

# 第一章 预备知识

①

## §1.1 集合与映射

定义 1.1.1 某些特定对象 (Object) 的汇集 (collection)  $S$  称为一个集合 (set); 其中的对象  $x$  称为集合  $S$  的元素, 记为  $x \in S$ . 不含任何对象的集合称为空集, 记为  $\emptyset$ . 如果一个元素不在集合  $S$  中, 则记为  $x \notin S$ .

一般有两种方式表示集合, 列出全部元素, 或写出刻画全部元素的性质. 例如,  $S = \{1, 2, \dots, 100\}$  也可写成

$$S = \{x \mid x \text{ 是不超过 } 100 \text{ 的自然数}\}.$$

下面我们固定几个常用集合的符号:

$\mathbb{N} = \{0, 1, 2, \dots\}$  表示所有自然数的集合

$\mathbb{Z} = \{\dots, -2, -1, 0, 1, 2, \dots\}$  表示所有整数的集合.

$\mathbb{Z}_+ = \{1, 2, 3, \dots\}$  表示所有正整数的集合.

$\mathbb{Q} = \{p/q \mid p, q \in \mathbb{Z}, q \neq 0\}$  表示所有有理数的集合

$\mathbb{R} = \{\text{实数}\}$  表示所有实数的集合.

$\mathbb{C} = \{\text{复数}\}$ , 表示所有复数的集合. 也可写成  $\mathbb{C} = \{a+bi \mid a, b \in \mathbb{R}\}$

定义 1.1.2 两个集合称为相等, 如果它们的元素都一样. 集合  $X$  称为  $Y$  的子集合, 如果  $X$  中的元素都在  $Y$  中.

记为  $X \subseteq Y$ . ~~也记为  $X \subset Y$~~

$Y$  的子集合  $X$  称为  $Y$  的真子集, 如果存在  $x \in X$  但  $x \notin Y$ . 记为  $X \subsetneq Y$ . 显然,

$$X = Y \Leftrightarrow X \subseteq Y, Y \subseteq X$$

我的意思是：空集  $\emptyset$  是任一集合的子集。所以，任意集合  $S$  都有平凡子集： $\emptyset, S$ 。  $S$  的其它子集称为非平凡子集。

定义 1.3.1: 设  $S$  是一个集合， $P(S)$  表示  $S$  中所有子集的集合。则称  $P(S)$  是集合  $S$  的幂集。

集合的并与交: 设  $X, Y$  是两个集合。

$X \cup Y$  是由  $X$  中所有元素与  $Y$  中所有元素合并而成的集合，称为  $X$  与  $Y$  的并。

$$x \in X \cup Y \Leftrightarrow x \in X \text{ 或 } x \in Y$$

$X \cap Y$  表示由  $X$  与  $Y$  中相同元素组成的集合，称为

$X$  与  $Y$  的交。

$$x \in X \cap Y \Leftrightarrow x \in X, x \in Y$$

所以我们也可以利用数学符号来定义集合  $X$  与  $Y$  的

$$\text{并与交: } X \cup Y = \{x \mid x \in X \text{ 或 } x \in Y\}$$

$$X \cap Y = \{x \mid x \in X, x \in Y\}$$

如果  $X \cap Y = \emptyset$ ，则称  $X$  与  $Y$  不相交。或更严格地说

更一般的定义，设  $\{X_i\}_{i \in I}$  是一族集合（可以是无限的）

$$\text{定义: } \bigcup_{i \in I} X_i = \{x \mid \text{存在 } i \in I \text{ 使 } x \in X_i\}$$

$$\bigcap_{i \in I} X_i = \{x \mid \forall i \in I, x \in X_i\}$$

集合的差集与补集: 设  $X, Y$  是集合, 则集合

$$X \setminus Y = \{x \in X \mid x \notin Y\} \text{ 称为差集.}$$

① 此时不要求  $Y$  是  $X$  的子集, 如果  $Y$  是  $X$  的子集,

则  $X \setminus Y$  称为  $Y$  在  $X$  中的补集 (也记为  $\bar{Y}$ ).

集合的笛卡儿积: 设  $X, Y$  是集合, 则所有有序对

$(x, y)$  形成的集合称为  $X$  与  $Y$  的笛卡儿积 (也称乘积)

$$\text{记为 } X \times Y, \text{ 即 } X \times Y = \{(x, y) \mid x \in X, y \in Y\}.$$

其中两个元素  $(x, y)$  与  $(z, w)$  相等当且仅当  $x = z, y = w$ .

所以, 一般  $X \times Y \neq Y \times X$ . 然而有更一般的意义.

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是有限个集合, 则

$$X_1 \times X_2 \times \dots \times X_n = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) \mid x_1 \in X_1, x_2 \in X_2, \dots, x_n \in X_n\}$$

称为  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的乘积, 其中  $(x_1, x_2, \dots, x_n) = (y_1, \dots, y_n)$  当且仅

当  $x_1 = y_1, x_2 = y_2, \dots, x_n = y_n$ .

如果  $X_1 = X_2 = \dots = X_n = X$ , 则  $X_1 \times X_2 \times \dots \times X_n$  记为

$$X^n = \underbrace{X \times \dots \times X}_n$$

例 1.1.1 设  $X = \mathbb{R}$ , 则  $\mathbb{R}^2 = \mathbb{R} \times \mathbb{R}$  (实平面). 一般地

$$\mathbb{R}^n = \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R} = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) \mid x_i \in \mathbb{R}\}$$

称为  $n$ -维实空间.

下面我们将说集合之间映射 (也有教科书中称为函数) 它是数学中最重要 的概念 (没有之一!).

定义 1.1: 设  $X, Y$  是集合, 从  $X$  到  $Y$  的 映射 (或函数)

$f: X \rightarrow Y$  是指一个 规则 (用  $f$  表示), 它对任一个 元素  $x \in X$  指定 (通过 规则  $f$ )  $Y$  中的 唯一 一个元素  $y \in Y$  (由于  $y$  是由  $x$  (通过规则  $f$ ) 唯一确定的, 所以称  $y$  是  $x$  在  $f$  下的像, 记为  $y = f(x)$ ).

有时为了更形象地描述映射  $f: X \rightarrow Y$ , 我们也使用

记号:  $f: X \rightarrow Y, x \mapsto f(x)$  等. 两个映射

~~$f: X \rightarrow Y, g: Z \rightarrow W$~~  称为相等如果

$X = Z, Y = W$  且  $f(x) = g(x)$  对任意  $x \in X$  成立.

例 1.1.2 我们学习过的三角函数, 指数函数, 多项式函数等都可以看成映射  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ . 例如,  $\sin x$ , 它对应的“规则”就是  $f = \sin: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ . ( $x \mapsto f(x) = \sin x$ ).

例 1.1.3 设  $B = \{0, 1\}$  是两个元素的集合. 任何映射

$$f: B^n \rightarrow B, (x_1, \dots, x_n) \mapsto f(x_1, \dots, x_n)$$

称为一个次数为  $n$  的布尔函数 (Boolean function).

例 1.1.4. 设  $a_1, a_2, \dots, a_n \in \mathbb{R}$  是固定的实数. 则

$$L: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, (x_1, \dots, x_n) \mapsto L(x_1, \dots, x_n) = a_1 x_1 + \dots + a_n x_n$$

是一个映射, 称为 ~~线性函数~~  $n$  个变量的线性函数 (或线性映射).

对任意映射  $f: X \rightarrow Y$  及  $x \in X$ ,  $f(x) \in Y$  称为  $x$  的像, 而  $x$  称为  $f(x)$  的一个原像.

定义 1.5.5: 子集  $f(X) = \{f(x) \mid \forall x \in X\} \subseteq Y$  称为映射

$f: X \rightarrow Y$  的像 (也记为  $\text{Im} f$ ), 而对任意  $y \in Y$ , 子集  $f^{-1}(y) = \{x \in X \mid f(x) = y\} \subseteq X$  称为  $f$  在  $y \in Y$  的纤维. 更一般地, 对任意子集  $Y_0 \subseteq Y$ , 子集

$$f^{-1}(Y_0) = \{x \in X \mid f(x) \in Y_0\} \subseteq X$$

称为  $Y_0$  在  $f$  下的逆像 (也称  $Y_0$  的原像).

例 1.5.5: 考虑映射  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \longmapsto \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n a_{1j}x_j \\ \sum_{j=1}^n a_{2j}x_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n a_{mj}x_j \end{pmatrix}$$

其中  $a_{ij}$  ( $1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$ ) 是固定的实数. 则对任意

$$b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m, \quad f^{-1}(b) = \left\{ x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mid \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \right\}$$

显然,  $f^{-1}(b) \neq \emptyset \Leftrightarrow$  方程组 (称为线性方程组)

$$(*) \quad \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \quad \text{有解.}$$

所以, 映射  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  的纤维可以是空集, 也可以不止一个元素. 那么  $f$  的像  $f(\mathbb{R}^n) \subseteq \mathbb{R}^m$  又是什么呢?

为了方便, 我们引入记号:

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix}, A^{(2)} = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix}, \dots, A^{(n)} = \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m$$

在  $\mathbb{R}^m$  中, 我们可以引入两个运算“加法”和“数乘法”:

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \alpha = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}, \beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m, \text{ 定义:}$$

$$\alpha + \beta = \begin{pmatrix} \alpha_1 + \beta_1 \\ \alpha_2 + \beta_2 \\ \vdots \\ \alpha_m + \beta_m \end{pmatrix}, \quad \lambda \alpha = \begin{pmatrix} \lambda \alpha_1 \\ \lambda \alpha_2 \\ \vdots \\ \lambda \alpha_m \end{pmatrix}$$

$$\text{则对任意 } x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n, f(x) = x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \dots + x_n A^{(n)}$$

$\left\{ \begin{array}{l} x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \dots + x_n A^{(n)} \text{ 称为 } A^{(1)}, A^{(2)}, \dots, A^{(n)} \text{ 的一个“线性组合”} \\ x_1, x_2, \dots, x_n \text{ 称为该“线性组合”的系数} \end{array} \right.$

$$\text{所以, } f(\mathbb{R}^n) = \left\{ x_1 A^{(1)} + \dots + x_n A^{(n)} \mid \forall x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R} \right\} \subseteq \mathbb{R}^m$$

即  $\mathbb{R}^m$  中元素  $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m$  在  $f(\mathbb{R}^n)$  ( $f$  的像) 中的充分必要

条件是:  $y$  可以写成  $A^{(1)}, A^{(2)}, \dots, A^{(n)}$  的线性组合, 亦即

$$\text{方程组: } \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = y_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = y_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = y_m \end{cases} \text{ 有解!}$$

显然,  $f(\mathbb{R}^n)$  可视为  $\mathbb{R}^m$  的真子集, i.e.  $f(\mathbb{R}^n) \subseteq \mathbb{R}^m$ .

定义 1.6.6. 映射  $f: X \rightarrow Y$  称为 单射. 如果  $f$  将  $X$  中不同的元素映到不同的元素:  $a \neq b \Rightarrow f(a) \neq f(b)$ . 映射  $f$  称为 满射, 如果对于任意  $y \in Y$ , 都至少存在一个  $x \in X$  使得  $f(x) = y$ . 如果  $f$  既是单射又是满射, 则称为 双射.

等价的概念是：设  $f: X \rightarrow Y$  是一个映射。则

$f$  是单射  $\Leftrightarrow \forall y \in Y, f^{-1}(y)$  最多只有一个元素。

$f$  是满射  $\Leftrightarrow \forall y \in Y, f^{-1}(y)$  至少有一个元素。

$f$  是双射  $\Leftrightarrow \forall y \in Y, f^{-1}(y)$  恰有一个元素。

对任意集合  $X$ , 有一个双射  $1_X: X \rightarrow X, x \mapsto x$   
称为恒等映射。

定义 1.1.7 设  $f: X \rightarrow Y, g: Z \rightarrow W$  是两个映射。  
当  $Y=Z$  时, 可定义映射

$$g \circ f: X \rightarrow W, x \mapsto f(x) \mapsto g(f(x)).$$

称为  $f$  和  $g$  的合成 (或称  $f$  和  $g$  的乘积)。

注意,  $f$  和  $g$  可以合成的充分必要条件是  $Y=Z$ 。如果考虑所有  $X$  到自身的映射的集合

$$F(X) = \{ f: X \rightarrow X \mid f \text{ 是映射} \}.$$

则对任意  $f, g \in F(X), f \circ g, g \circ f$  都可定义。所以映射的合成在  $F(X)$  上定义了一个乘法 (非常重要的乘法!)

例 1.1.6: 设  $f = \sin: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto \sin x, g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto 3+x^2$

$$\text{则 } g \circ f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto g(\sin x) = 3 + \sin^2 x$$

$$f \circ g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto f(g(x)) = \sin(3+x^2).$$

可见, 一般来讲  $g \circ f \neq f \circ g$  (即使它们都有定义)。另外, 我们中学还学过函数的乘法:  $fg: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto f(x) \cdot g(x)$  (即函数值相乘)。显然, 函数的乘法满足  $fg = gf$ 。注意: 映射的乘法对函数值的集合。

定理 1.1.1: 设  $f: X \rightarrow Y$  是一个映射 (我们有时也用符号  $X \xrightarrow{f} Y$ ), 则 ~~我们~~ 我们有下述结论:

- (1)  $f$  是单射  $\Leftrightarrow$  存在映射  $g: Y \rightarrow X$  使  $g \cdot f = 1_X$
- (2)  $f$  是满射  $\Leftrightarrow$  存在映射  $h: Y \rightarrow X$  使  $f \cdot h = 1_Y$ .
- (3)  $f$  是双射  $\Leftrightarrow$  存在  $g: Y \rightarrow X, h: Y \rightarrow X$  使  $g \cdot f = 1_X, f \cdot h = 1_Y$ .

在证明定理之前, 我们先介绍一个关于映射合成 (或乘法) 的重要性质: ~~映射合成~~ 映射合成满足结合律!

性质 1.1.1: 设  $X \xrightarrow{f} Y, Y \xrightarrow{g} Z, Z \xrightarrow{h} W$  是三个映射. 则  $h \cdot (g \cdot f) = (h \cdot g) \cdot f$ .

证明: 首先注意到,  $h \cdot (g \cdot f), (h \cdot g) \cdot f$  都是从  $X$  到  $W$  的映射, 所以我们的只需证明:  $\forall x \in X$ , 有

$$h \cdot (g \cdot f)(x) = (h \cdot g) \cdot f(x).$$

验证:  $h \cdot (g \cdot f)(x) = h(g \cdot f(x)) = h(g(f(x))) = h \cdot g(f(x)) = (h \cdot g) \cdot f(x)$

定理 1.1.1(3) 的推论: 对于映射  $f: X \rightarrow Y$ , 如果存在

$g: Y \rightarrow X, h: Y \rightarrow X$  使  $g \cdot f = 1_X, f \cdot h = 1_Y$ . 则

$g = h$ . 且由  $f$  唯一确定. 所以我们统一用  $f^{-1}: Y \rightarrow X$

表示, 称为  $f$  的逆映射. 为证明  $g = h$ , 对任意  $y \in Y$ ,

只需证明  $g(y) = h(y)$ . 由  $f \cdot h = 1_Y$ , 得  $f(h(y)) = y$ .

所以  $g(y) = g(f(h(y))) = g \cdot f(h(y)) = 1_X(h(y)) = h(y)$ .



定理 1.11 的证明: (1) 首先证明: 如果存在  $g: Y \rightarrow X$  使  $g \circ f = I_X$

则  $f$  必为单射:  $\forall x_1, x_2 \in X$ , 只需证明, 如果  $f(x_1) = f(x_2)$  则  $x_1 = x_2$ . 事实上,  $f(x_1) = f(x_2) \Rightarrow g(f(x_1)) = g(f(x_2))$  即  $g \circ f(x_1) = g \circ f(x_2)$ . 由  $g \circ f = I_X$ , 可得  $x_1 = x_2$ . 反之, 如果  $f$  是单射, 我们构造映射  $g: Y \rightarrow X$  使  $g \circ f = I_X$ : 令

$$\overline{f(X)} = Y \setminus f(X), \text{ 则 } Y = \overline{f(X)} \cup f(X), \text{ 且 } \overline{f(X)} \cap f(X) = \emptyset.$$

固定任一元素  $x_0 \in X$ , 定义  $g_1: \overline{f(X)} \rightarrow X, g_1 \mapsto x_0$  (即将  $\overline{f(X)}$  中所有元素映射到同一元素  $x_0$ ). 另一方面, 对任意  $y \in f(X)$  存在唯一  $x \in X$  使  $f(x) = y$  (因为  $f$  是单射). 由于  $x$  是由  $y$  唯一确定, 可记  $x = g_2(y)$ . 从而得到 (唯一) 映射  $g_2: f(X) \rightarrow X$  使  $g_2(f(x)) = x (\forall x \in X)$ . 定义  $g: Y \rightarrow X$  如下,

$$g(y) = \begin{cases} g_1(y) & \text{如果 } y \in \overline{f(X)} \\ g_2(y) & \text{如果 } y \in f(X) \end{cases}$$

可得  $g \circ f = I_X$  (显然, 当  $f(X) \subsetneq Y$  时,  $\overline{f(X)}$  映射  $g$  不是唯一的).

(2). 如果存在  $h: Y \rightarrow X$  使  $f \circ h = I_Y$ , 则  $\forall y \in Y, f(h(y)) = y$ . 所以  $f$  是满射. 如果  $f: X \rightarrow Y$  是满射, 则对任意  $y \in Y$ , 子集  $f^{-1}(y) \subseteq X$  是非空子集. 所以,  $\forall y \in Y$ , 任取  $x \in f^{-1}(y)$  并固定, 记为  $x = h(y)$ . 则  $h: Y \rightarrow X$  定义了  $f$  的映射. 使  $f(h(y)) = y$ . 即  $f \circ h = I_Y$ . (如果  $f$  不是单射, 这样的  $h$  显然不是唯一的)

(3) 由 (1), (2) 直接推出.

注记: (1) 中的  $g$  称为  $f$  的左逆, (2) 中的  $h$  称为  $f$  的右逆.

它一般不唯一. 如果  $f$  既有左逆又有右逆, 则它的左逆是相等.

所以,  $f: X \rightarrow Y$  是双射  $\iff$  存在唯一映射  $g: Y \rightarrow X$   
 使得  $g \circ f = 1_X, f \circ g = 1_Y$ . 这样  
 的  $g$  称为  $f$  的逆映射, 记为  $g = f^{-1}$ .

定义 1.1.8.: 两个集合  $X$  和  $Y$  称为等价 (或同构)

如果存在双射  $X \xrightarrow{f} Y$  (双射可以记为  $X \cong Y$ ).

集合论的任务之一是试图在同构意义下对集合进行分类.  
 对于有限集合, 这样的分类比较符合我们的直观. 如果用  
 $|X|$  表示集合  $X$  中元素的个数, 则  $|X| = n \iff$  存在双射  
 $f: X \rightarrow \{1, 2, \dots, n\}$ . 即有限集合  $X$  与  $Y$  同构的充分必要  
 条件是  $|X| = |Y|$ . 但对于无限集合, 人的头脑容易找  
 到例子  $X$  使得  $X$  同构于它自己的一个真子集.

定义 1.1.9.  $\mathbb{Z}_+ = \{1, 2, 3, \dots\}$  同构的集合称为  
 可数集.

例 1.1.7.  $\forall a \in \mathbb{Z}_+$  存在双射  $f: \mathbb{Z}_+ \rightarrow \mathbb{Z}_+ \setminus \{a\}$   
 其中  $f(n) = \begin{cases} n & \text{如果 } n < a \\ n+1 & \text{如果 } n \geq a \end{cases}$ .

所以对任意可数集  $X$ ,  $\forall x \in X$ ,  $X \setminus \{x\}$  的补集  
 $\overline{X} = X \setminus \{x\}$  与  $X$  同构.

显然, 这种“整体”与“部分”同构的现象对有限  
 集合是不成立的. Dedekind 在 19 世纪提出把这一现象作  
 为无限集合的定义: 集合  $X$  是无限集的充分必要条件是存在  
 $X$  的真子集  $Y \subsetneq X$  使得  $X$  与  $Y$  同构 (等价).

然而更令人惊奇的是 Cantor 发现：平面上点的集合与直线上点的集合等价，即存在双射  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ 。这样不同维数图形中的点集之间居然存在 1-1 对应！令 Cantor 自己也感到不可思议！他在写给 Dedekind 的信中甚至认为数学中关于“维数”的直观描述需要修改！但 Dedekind 在回信中指出，这一发现与我们关于“维数是确定一个点所需坐标的个数”并不矛盾，因为，当线的用 ~~新~~ 两组坐标 定义同一点时，我们要找一组坐标是另一组坐标的连续函数。他在信中还提议，在考虑几何图形之间的映射时应加上“连续性”的要求，并且断言不同维数 ~~的~~ 几何图形之间不存在连续的双射！该断言直到 1910 年才被证明。

数学中讨论的对象都是带有“结构”的集合，它们之间的映射都要求“保持结构”（这样的映射一般称为同态），而数学的主要任务之一就是“带结构集合”在同构（即“保持结构的映射”）意义下的分类。例如，带有“拓扑结构”的集合称为拓扑空间，带有“线性结构”的空间称为线性空间等。

我们这门课主要讨论线性空间（亦称向量空间）及它们之间的线性映射（即保持线性结构的映射）。

~~代数~~ 代数学主要讨论各类“带代数结构的集合”，而所谓带代数结构的集合，就是带有各种“运算”的集合，它们之间的映射一般要求“保持运算”，这样的映射一般称为同态。

## 习题 1.1

1. 设  $\{A_i\}_{i \in I}$  是一组集合 (可以是无限个),  $B$  是任意集合.

试证明:  $(\bigcup_{i \in I} A_i) \cap B = \bigcup_{i \in I} (A_i \cap B)$ ,  $(\bigcap_{i \in I} A_i) \cup B = \bigcap_{i \in I} (A_i \cup B)$

2. 设  $\{A_i\}_{i \in I}$  是集合  $X$  的一组子集 (可以是无限个). 试证明:

$$\overline{\bigcup_{i \in I} A_i} = \bigcap_{i \in I} \bar{A}_i, \quad \overline{\bigcap_{i \in I} A_i} = \bigcup_{i \in I} \bar{A}_i$$

3. 设  $A_1, A_2, \dots, A_n$  是有限集合 (i.e.  $|A_i| < +\infty$ ). 试证明:

$$|\bigcup_{i=1}^n A_i| = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+1} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} |A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k}|$$

(提示: 对  $n$  位用数学归纳法, 归纳假设  $|A \cup B| = |A| + |B| - |A \cap B|$ .)

4. 设映射  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  由  $f(x) = x^2$  定义. 求逆:

(a)  $f^{-1}(1)$ , (b)  $f^{-1}(\{x \mid 0 < x < 1\})$ , (c)  $f^{-1}(\{x \mid x > 4\})$ .

5. 设  $f: X \rightarrow Y$  是映射,  $A, B$  是  $Y$  的子集. 试证明:

(a)  $f^{-1}(A \cup B) = f^{-1}(A) \cup f^{-1}(B)$ , (b)  $f^{-1}(A \cap B) = f^{-1}(A) \cap f^{-1}(B)$

6. 设  $f: X \rightarrow Y$ ,  $g: Y \rightarrow Z$  是映射. 证明:

(a) 如果  $f, g$  都是单射, 则  $g \circ f: X \rightarrow Z$  也是单射.

(b) 如果  $f, g$  都是满射, 则  $g \circ f: X \rightarrow Z$  也是满射.

(c) 如果  $g, g \circ f$  都是单射,  $f$  是单射吗? 证明你的答案.

(d) 如果  $g, g \circ f$  都是满射,  $f$  是满射吗? 证明你的答案.

7. 设  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  由  $f(x) = 2x$  定义, 分别求:  $f(\mathbb{Z}), f(\mathbb{N}), f(\mathbb{R})$ .

8. 设  $f: X \rightarrow Y$  是映射,  $A, B$  是  $X$  的子集. 证明:  $f(A \cup B) = f(A) \cup f(B)$ ,

$f(A \cap B) \subseteq f(A) \cap f(B)$ .

## § 1.2. 数学归纳法原理

数学中有大量涉及自然数的命题  $P(n)$ , 它们通常可以采用数学归纳法证明。数学归纳法原理的最简单形式可以表述如下:

数学归纳原理: 设  $P(n)$  是一个关于整数  $n \geq k_0$  的命题。如果: (1)  $P(k_0)$  正确, (2)  $\forall m \geq k_0$ , 有  ~~$P(m)$~~   
"  $P(m)$  正确"  $\Rightarrow$  "  $P(m+1)$  正确".

则  $P(n)$  对任意  $n \geq k_0$  正确。

证明: 设  $F(P) = \{ n \geq k_0 \mid P(n) \text{ 不正确} \} \subset \mathbb{N}$

只需证明: 如果条件 (1), (2) 成立, 则  $F(P) = \emptyset$ 。

如果  $F(P)$  非空, 则存在最小自然数  $m_0 \in F(P)$ 。

由条件 (1),  $k_0 \notin F(P)$ , 所以  $m_0 > k_0$ , 从而  $m_0 - 1 \geq k_0$ 。

但  $m_0 - 1 \notin F(P)$  (因为  $m_0$  是  $F(P)$  中的最小自然数), 所以

$P(m_0 - 1)$  正确。由条件 (2):  $P(m_0 - 1)$  正确  $\Rightarrow P(m_0)$  正确。

从而  $m_0 \notin F(P)$ 。与  $m_0 \in F(P)$  矛盾。  $\square$

例 1.2.1: 令  $P(n)$  表示命题: 任意  $n$  元集合  $S$  有  $2^n$  个子集。试用数学归纳证明  $P(n)$  对任意  $n \geq 0$  成立。

证明: (1)  $P(0)$  是正确的: 此时  $S$  是一个空集, 它的子集只有

$S$  自己, 所以  $S$  有  $2^0 = 1$  个子集.

(2) 如果  $P(m)$  正确, 则  $P(m+1)$  正确.

设  $S$  是一个  $m+1$  元集,  $\forall a \in S$ , 令  $S = T \cup \{a\}$ .  
其中  $T = S \setminus \{a\}$ . 令  $2^T$  表示所有  $T$  中子集的集合,  
则  $S$  中的任何子集  $A \subset S$  要么 ~~包含~~ 不包含  $a$  (此时  $A \in 2^T$ ),  
要么包含  $a$  (此时  $A = \bar{A} \cup \{a\}$ ,  $\bar{A} \in 2^T$ ).  
形如  $\bar{A} \cup \{a\}$ , ( $\bar{A} \in 2^T$ ) 的子集共  $|2^T| = 2^m$  个, 所以  
 $S$  共有  $|2^T| + |2^T| = 2 \cdot 2^m = 2^{m+1}$  个子集. 因此,  $P(m+1)$  是  
正确的.  $\square$

注意: 要证明命题  $P(n)$  正确, 归 (内原理中的条件  
(1), (2) 缺一不可!

例 1.2.2: 令  $P(n)$  表示命题: 对任意  $n \geq 1$ , 有  $2^n = 0$ .

这个命题  $P(n)$  显然对任意  $n \geq 1$  不~~正确~~正确! 但是  
是满足归纳原理中的条件 (2): 如果  $P(m)$  正确, 则  
 $P(m+1)$  正确. ( $P(m)$  正确  $\Rightarrow 2^m = 0 \Rightarrow 2^{m+1} = 0 \Rightarrow P(m+1)$  正确).

例 1.2.3: 令  $P(n)$  表示命题: 对任意  $n \geq 1$ , 有  $2^n = 2$ .

这个命题  $P(n)$  满足归纳原理中的条件 (1):  $P(1)$  正确,  
但不满足条件 (2) ( $P(1)$  正确, 但  $P(2)$  不正确).

有些命题的证明需要应用下述等价的归纳原理，(称为完全归纳原理)；

完全归纳原理：设  $P(n)$  是一个关于自然数  $n \geq k_0$  的命题。如果  $P(n)$  满足：(1)  $P(k_0)$  正确，(2)  $\forall m > k_0$ ,

~~假设  $P(k)$  对任意  $k < m$  正确，则  $P(m)$  正确。~~

$P(k)$  对任意  $k < m$  正确  $\Rightarrow P(m)$  正确。

则  $P(n)$  对任意  $n \geq k_0$  正确。

例 1.2.4：自然数  $p > 1$  称为素数，如果  $p$  不能写成两个大于 1 的自然数的乘积。令  $P(n)$  表示命题“任意大于 1 的自然数  $n$  可以写成有限个素数的乘积”。

证明：(1)  $P(2)$  是正确的 (因为 2 是素数)。

(2)  $\forall m > 2$ , 设  $P(k)$  ~~对任意~~ 对任意  $k < m$  正确,

需要证明  $P(m)$  正确。

如果  $m$  是素数，显然  $P(m)$  正确。否则， $m = m_1 \cdot m_2$ ,

其中  $m_1 < m$ ,  $m_2 < m$ 。由归纳假设， $P(m_1)$ ,  $P(m_2)$  正确。

即  $m_1 = p_1 \cdots p_s$ ,  $m_2 = q_1 \cdots q_t$  ( $p_i, q_i$  是素数)。所以

$$m = p_1 \cdots p_s q_1 \cdots q_t. \quad q_i, p_i \text{ 是素数.}$$

即  $P(m)$  正确。  $\square$

数学归纳原理在更广泛的意义下成立，但基本原理本质相同，需要在实际应用中逐步掌握。

## 习题 1.2

1. 证明完全归纳原理.

2. 证明数学归纳原理与完全归纳原理等价.

3. 设  $P(m, n)$  是一个关于  $m \geq a, n \geq b$  的命题, 如果

(1) 命题  $P(m, b), P(a, n)$  对所有  $m \geq a, n \geq b$  成立.

(2) 命题  $P(k, n)$  和  $P(m, l)$  对所有  $k < m$  和  $l < n$  正确  $\Rightarrow P(m, n)$  正确.

证明命题  $P(m, n)$  对所有  $m \geq a, n \geq b$  正确.

4. 设  $P(m, n) = \#\{(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{N}^n \mid x_1 + \dots + x_n = m\}$ . 证明

$$P(m, n) = C_{n+m-1}^m = \frac{(n+m-1)(n+m-2)\cdots(n+1)n}{m!}$$

(约定  $0! = 1$ ). (提示: 利用下数恒等式)

5. 证明: 对任意  $m \geq 0, n \geq 2$ , 有

$$\sum_{k=0}^m C_{n-2+k}^k = C_{n+m-1}^m$$

(提示: 利用下题中的 Pascal 恒等式)

6. 对任意正整数  $n, k$ , 如果  $n > k$ , 有

$$C_{n+1}^k = C_n^k + C_n^{k-1}$$

(提示: 利用  $(1+x)^n = \sum_{k=0}^n C_n^k x^k$ ,  $(1+x)^{n+1} = (1+x) \sum_{k=0}^n C_n^k x^k$ )



§1.3 ~~复数域及其子域~~ 复数域及其子域.

(9) (13)

人类对数的认识, 经历了漫长的历史, 从有理数到实数, 尽管“无理”但毕竟真实存在, 所以命名实数 (~~it is real~~). 但人们在解方程的时候发现实数并不够用, 负数根的平方根 首先出现在 1545 年, 但当时的人们 (包括很多大数学家) 认为它是想象中的数 (imaginary number), 是虚无缥缈的。要消除虚数的虚无感, 最好莫过于给它及它们的运算以几何解释, 用已知的实数 (已被广泛接受) 来描述虚数, 这一过程花了近二百年。

在中学我们已知道, 用  $z$  表示  $\sqrt{-1}$  且所有形如  $a+bi$  的数称为复数 (complex number),  $a, b$  分别称为  $a+bi$  的实部和虚部,  $bi$  称为纯虚数. 令

$$\mathbb{C} = \{ x + yi \mid x, y \in \mathbb{R} \}$$

表示所有复数的全体, 其中两个复数  $x+yi$  与  $a+bi$  相等的条件是  $x=a, y=b$ . 在中学课程里, 我们已

在集合  $\mathbb{C}$  上定义了两种运算 (分别称为“加法”和“乘法”),

如集  $z = a+bi, w = c+di \in \mathbb{C}$ , 以定义:

$$z + w = (a+c) + (b+d)i$$

$$z \cdot w = (ac - bd) + (bc + ad)i$$

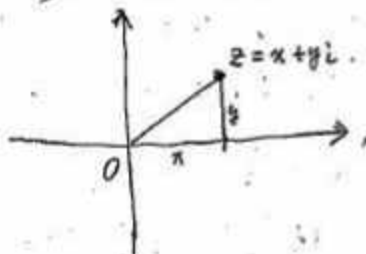
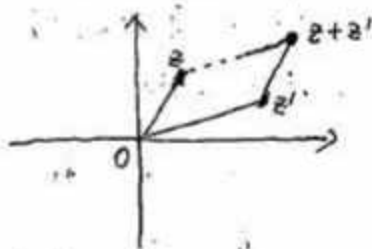
其中  $a, b, c, d$  的加法和乘法就是实数的加法和乘法.

~~不过我们通常把实数  $a$  与  $a+0i$  等同, 所以  $\mathbb{R}$  可以看成  $\mathbb{C}$  的子集, 且  $\mathbb{C}$  上的运算在  $\mathbb{R}$  上与实数的运算重合.~~

我们已习惯将实数  $a$  与  $a+0i$  等同, 所以  $\mathbb{R}$  可以看成  $\mathbb{C}$  的子集, 且  $\mathbb{C}$  上的运算在  $\mathbb{R}$  上与实数的运算重合.

在平面 $\Omega$ 上, 建立坐标系后,  $\Omega$ 上的点可由坐标 $(x, y)$ 确定。我们不妨认为 $\Omega$ 中的点由一个复数 $z = x + yi$ 确定, 因此, 可以试图对复数的运算给出几何解释。

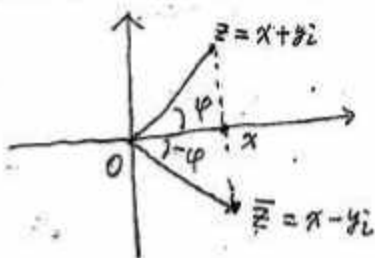
(I) 复数加法的平行四边形法则和复数的模(长)  $|z|$ 。



$$|z| = \sqrt{x^2 + y^2} = |\vec{Oz}|$$

(II) 复数的辐角和复数的乘积。

对任意复数  $z = x + yi$ , 从实轴到射线  $\vec{Oz}$  的角称为  $z$  的辐角, 记为  $\arg z$  (按逆时针方向旋转得到的角度为正值, 顺时针方向旋转所得角度为负值)。如图。



其中  $\bar{z} = x - yi$  称为  $z = x + yi$  的共轭。

注: 对任意整数  $m \in \mathbb{Z}$ ,  $\arg z + 2\pi m$  仍是  $z$  的辐角。所以复数有另一个表示形式 (三角形式)。

$$z = |z| (\cos \varphi + i \sin \varphi)$$

不证证明:

定理 1.3.1: 设  $z = |z| (\cos \varphi + i \sin \varphi)$ ,  $z' = |z'| (\cos \varphi' + i \sin \varphi')$ 。

则  $z z' = |z| \cdot |z'| (\cos(\varphi + \varphi') + i \sin(\varphi + \varphi'))$

$$\frac{z}{z'} = \frac{|z|}{|z'|} (\cos(\varphi - \varphi') + i \sin(\varphi - \varphi')) \quad \text{如果 } |z'| \neq 0$$

特别,  $z^n$  有如下德莫弗公式

$$z^n = |z|^n (\cos n\varphi + i \sin n\varphi).$$

□

由德莫弗公式, 我们知道任意复数  $z$  都有  $n$  次方根: 设

$x = |x| (\cos \theta + i \sin \theta)$  是  $z = |z| (\cos \varphi + i \sin \varphi)$  的一个  $n$  次方根,

即  $x^n = z$ . 所以  $x^n = |x|^n (\cos n\theta + i \sin n\theta) = |z| (\cos \varphi + i \sin \varphi)$ .

从而有  $|x| = \sqrt[n]{|z|}$ ,  $n\theta = \varphi + 2\pi k$ . 所以,

如果  $z \neq 0$  (i.e.  $|z| \neq 0$ ), 则  $z$  有  $n$  个  $n$  次方根...

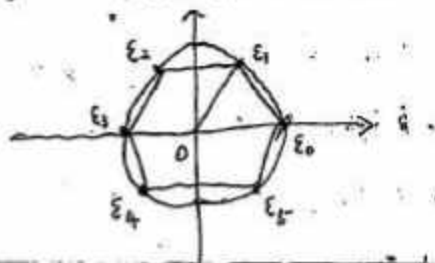
$$\sqrt[n]{|z|} \left( \cos \frac{\varphi + 2\pi k}{n} + i \sin \frac{\varphi + 2\pi k}{n} \right), \quad k=0, 1, 2, \dots, n-1.$$

特别,  $\varepsilon_k = \cos \frac{2\pi k}{n} + i \sin \frac{2\pi k}{n}$ , ( $0 \leq k \leq n-1$ ) 是 1 的  $n$  个

次方根 (称为  $n$  次单位根), i.e. 多项式  $f(x) = x^n - 1 \in \mathbb{Q}[x]$

在  $\mathbb{C}$  中有  $n$  个根  $\varepsilon_0, \varepsilon_1, \dots, \varepsilon_{n-1}$ . 几何上, 它们位于单位圆

的  $n$  个等分点上, 形成正  $n$ -边形的  $n$  个顶点. 如图 ( $n=6$ )



定义 1.3.1: 设  $R \subset \mathbb{C}$  是一个 ~~非空~~ 至少包含一个非零复数的子集. 如果  $R$  ~~满足~~ 满足:

(1)  $\forall a, b \in R$ , 必有  $a+b \in R$ .

(2)  $\forall a, b \in R$ , 必有  $a-b \in R$

(3)  $\forall a, b \in R$ , 必有  $ab \in R$

(此时也称 " $R$  关于  $\mathbb{C}$  中的 "加法", "减法", "乘法" 封闭). 则称  $R$  是

$\mathbb{C}$  的一个子环. 如果一个子环  $R$  还满足:  $\forall a, b \in R, a \neq 0 \Rightarrow \frac{b}{a} \in R$ .

例 1.3.1:  $\mathbb{Q}, \mathbb{R}$  都是  $\mathbb{C}$  的子域, 分别称为有理数域, 实数域.  $\mathbb{Z} \subset \mathbb{C}$  是  $\mathbb{C}$  的子环, 但不是子域.

例 1.3.2:  $\mathbb{Z}[i] = \{a+bi \mid a, b \in \mathbb{Z}\} \subset \mathbb{C}$  是  $\mathbb{C}$  的子环 (称为高斯整数环),  $\mathbb{Q}[i] = \{a+bi \mid a, b \in \mathbb{Q}\} \subset \mathbb{C}$  是  $\mathbb{C}$  的子域.

例 1.3.3: 如果  $K \subset \mathbb{C}, L \subset \mathbb{C}$  是两个子域, 则  $K \cap L \subset \mathbb{C}$  也是一个子域.

例 1.3.4: 设  $R \subset \mathbb{C}$  是一个子环,  $z \in \mathbb{C}$ , 则  $R[z] = \{a_0 + a_1 z + \dots + a_n z^n \mid a_i \in R, n \geq 0\} \subset \mathbb{C}$  是  $\mathbb{C}$  的一个子环 (称为由  $R$  添加  $z$  生成的子环).

例 1.3.5: 设  $\alpha$  是  $x^2 + bx + c = 0$  的根. (其中  $b, c \in \mathbb{Q}, b^2 - 4c > 0$ ) 则子环  $\mathbb{Q}[\alpha] \subset \mathbb{C}$  必为一个子域. 证明  $\mathbb{Q}[\alpha] = \mathbb{Q}[\sqrt{\Delta}]$ , 其中  $\Delta = b^2 - 4c$ .

证 1.3

1. 计算下列表达式.

(a)  $\frac{(1+3i)(8-i)}{(2+i)^2}$ ; (b)  $(-\frac{1}{2} + \frac{\sqrt{3}}{2}i)^3$ ; (c)  $(\frac{\sqrt{3}+i}{1-i})^{30}$ .

2. 解下述方程

(11)

(a)  $|z| + z = 8 + 4i$ ; (b)  $z^2 = 3 - 4i$ .

(c) 求  $(z+i)x + (1+2i)y = 1-4i$  的实数解.

(d) 解方程组

$$\begin{cases} (1+i)z_1 + (1-i)z_2 = 1+i \\ (1-i)z_1 + (1+i)z_2 = 1+i \end{cases}$$

3. 设  $R \subset \mathbb{C}$  是一个子环,  $z \in \mathbb{C}$ , 证明:  $R[z]$  是  $\mathbb{C}$  中包含  $R$  和  $z$  的最小子环.

4. 设  $\varepsilon_k = \cos \frac{2\pi k}{n} + i \sin \frac{2\pi k}{n}$  ( $0 \leq k < n$ ) 是  $n$  次单位根.

证明: (1)  $\varepsilon_k = \varepsilon_1^k$  ( $0 \leq k < n$ ).

(2)  $\varepsilon_k \cdot \varepsilon_l = \begin{cases} \varepsilon_{k+l}, & \text{如果 } k+l < n \\ \varepsilon_{k+l-n}, & \text{如果 } k+l \geq n \end{cases}$

(3) 设  $a \in \mathbb{R}, a > 0$ , 求  $x^n - a = 0$  的全部根为  $\sqrt[n]{a}, \sqrt[n]{a}\varepsilon_1, \sqrt[n]{a}\varepsilon_1^2, \dots, \sqrt[n]{a}\varepsilon_1^{n-1}$ .

5. 设  $\alpha$  是  $x^3 - 2 = 0$  的一个根. 求  $\mathbb{Q}[\alpha]$ .

6. 设  $\alpha$  是  $x^2 + bx + c = 0$  的一个根,  $b, c \in \mathbb{R}$ .

如果  $\Delta = b^2 - 4c < 0$ , 证明:  $\mathbb{R}[\alpha] = \mathbb{C}$ .

7. 求下述方程的全部解.

(1)  $x^6 - i = 0$ ; (2)  $x^6 - 64 = 0$ ; (3)  $x^{10} - 6i2(1-i)\sqrt{3} = 0$ .

## §1.4 变换群

设  $X$  是一个非空集合,  $S_X = \{ \sigma: X \rightarrow X \mid \sigma \text{ 是双射} \}$  是所有双射  $X \rightarrow X$  的集合. 则 映射的合成 定义了  $S_X$  上的一个乘法:  $\forall \sigma, \tau \in S_X$

$$\sigma \cdot \tau: X \xrightarrow{\tau} X \xrightarrow{\sigma} X.$$

该乘法满足: (1)  $\forall \pi, \sigma, \tau \in S_X, (\pi \cdot \sigma) \cdot \tau = \pi \cdot (\sigma \cdot \tau)$

(2) 存在  $1 \in S_X$  ( $X$  上的恒等映射),  $1 \cdot \sigma = \sigma \cdot 1 = \sigma, \forall \sigma \in S_X$

(3)  $\forall \sigma \in S_X$ , 存在  $\tau \in S_X$  使  $\sigma \cdot \tau = \tau \cdot \sigma = 1$ . ( $\tau = \sigma^{-1}$  是  $\sigma$  的逆映射.)

定义 1.4.1: 设  $G \subset S_X$  是非空集合. 如果  $G$  满足

(1)  $\forall \sigma, \tau \in G$ , 有  $\sigma \cdot \tau \in G$ ,

(2)  $\forall \sigma \in G$ , 有  $\sigma^{-1} \in G$ .

则群  $G$  是一个 变换群.

~~定义 1.4.2~~ 如果  $X$  是有限集,  $|X| = n$ , 则

$S_n = S_X$  称为 对称群.

□

变换群是一个极其重要的概念. 在具体应用中,  $X$  通常是带有某些“结构”的集合. 比如,  $X$  是通常的几何空间,  $G$  是  $S_X$  中保持两点距离不变的双射映射. 这样的  $G$  通常称为保距变换群. 它是研究几何的重要工具. 下面我们详细讨论对称群  $S_n$ .

设  $X = \{1, 2, \dots, n\}$ , 则  $S_n$  中的元素

$$\sigma: X \rightarrow X$$

由  $\sigma(1), \sigma(2), \dots, \sigma(n)$  唯一确定, 所以通常称  $S_n$  中元素为一个置换 ( $S_n$  也称  $n$  元置换群), 记为

$$\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n \\ \sigma(1) & \sigma(2) & \dots & \sigma(n) \end{pmatrix}$$

引理 1.4.1:  $|S_n| = n! = 1 \cdot 2 \cdot 3 \cdot \dots \cdot n$

证明:  $S_n$  中的元素与  $1, 2, \dots, n$  的所有“排列”

一一对应, 即  $1, 2, \dots, n$  共有  $n!$  个不同的排列, 所以  $|S_n| = n!$

□

引入记号:  $\forall \sigma \in S_n, m \in \mathbb{Z}$  且是  $\mathbb{Q}$ ,



当  $m > 0$ ,  $\sigma^m = \underbrace{\sigma \cdot \sigma \cdot \dots \cdot \sigma}_m$

当  $m < 0$ ,  $\sigma^m = (\sigma^{-1})^{-m}$

当  $m = 0$ ,  $\sigma^m = 1$

引理 1.4.2:  $\forall \sigma \in S_n, \sigma \neq 1$ , 则存在  $m > 0$  使

$$\sigma^m = 1$$

证明: 考虑  $S_n$  中的元素  $\sigma, \sigma^2, \sigma^3, \dots$ . 由  $S_n$  是有

限集合, 必有  $m_1 > 0, m_2 > 0$  且  $m_1 \neq m_2$  使  $\sigma^{m_1} = \sigma^{m_2}$

不妨设  $m_1 > m_2$ , 则  $\sigma^{m_1 - m_2} = \sigma^{m_2 - m_2} = 1$

□

定义 1.4.2:  $\forall \sigma \in S_n, \sigma \neq 1, \exists m > 0$  是使得  $\sigma^m = 1$   
 $m$  的最小正整数, 则称  $m$  是  $\sigma$  的阶.

例 1.4.1 (对换): 对任意的  $\forall i, j \in X = \{1, 2, \dots, n\}$

定义双射  $\sigma = (ij): X \rightarrow X$  如下:

$\forall k \in X$ , 如果  $k \neq i, j$ , 则  $\sigma(k) = k$ ,

即  $\sigma(i) = j, \sigma(j) = i$ , 则  $(ij)$  的阶是 2.

例 1.4.2 (r-循环): 给定  $i_1, i_2, \dots, i_r \in X = \{1, 2, \dots, n\}$ .

定义双射  $\sigma = (i_1 i_2 \dots i_r): X \rightarrow X$  如下:

$\sigma(i_1) = i_2, \sigma(i_2) = i_3, \dots, \sigma(i_{r-1}) = i_r, \sigma(i_r) = i_1$ , 即

$\sigma(k) = k, \forall k \in X \setminus \{i_1, i_2, \dots, i_r\}$ .

则  $\sigma = (i_1 i_2 \dots i_r)$  的阶是  $r$ .

例 1.4.3:  $\sigma = (12)(34) \in S_n$  的阶是 2, 但  $\sigma$  不是对换.

定义 1.4.3: 集合  $\{i_1, i_2, \dots, i_r\}$  称为  $r$ -循环  $\sigma = (i_1 i_2 \dots i_r)$

的支撑集.  $\sigma = (i_1 i_2 \dots i_r), \tau = (j_1 j_2 \dots j_s)$  称为不

相交 循环, 如果  $\{i_1, i_2, \dots, i_r\} \cap \{j_1, j_2, \dots, j_s\} = \emptyset$ .

引理 1.4.3: 如果  $\sigma = (i_1 i_2 \dots i_r), \tau = (j_1 j_2 \dots j_s)$  是不相交循环, 则  $\sigma \tau = \tau \sigma$ .



证明:  $\forall k \in X = \{1, 2, \dots, n\}$ , 如果  $k \notin \{i_1, i_2, \dots, i_r\}$

则  $\sigma(k) = k, \tau(k) \notin \{i_1, i_2, \dots, i_r\}$  (否则,  $\tau(k) \in \{i_1, \dots, i_r\}$

从而  $\tau^2(k) = \tau(k)$  与  $\tau(k) \neq k$  矛盾  $k = \tau(k) \in \{i_1, i_2, \dots, i_r\}$  矛盾).

从而  $\sigma \tau(k) = \tau(k) = \tau \sigma(k)$ .

如果  $k \in \{i_1, i_2, \dots, i_r\}$ , 则  $\sigma(k) \in \{i_1, \dots, i_r\}$ . 所以

$\sigma \tau(k) = \sigma(k) = \tau \sigma(k)$ .

□

定理 14.1:  $S_n$  中每个元素可以 唯一地 写成不相交循环的乘积.

证明: 对  $n$  应用数学归纳法. 当  $n=1$  时,  $S_n = \{(1)\}$ .

结论显然成立. ~~设对任意  $m < n$ ,  $S_m$  中元素可以~~

~~写成~~ 设结论对任意  $m < n$  成立.

设  $\sigma \in S_n, \sigma \neq 1$ , 则存在  $i_1 \in X$  使  $\sigma(i_1) \neq i_1$ .

令  $r$  是  $\sigma$  的阶,  $X_1 = X \setminus \{i_1, \sigma(i_1), \sigma^2(i_1), \dots, \sigma^{r-1}(i_1)\}$ .

~~由归纳假设, 存在不相交循环~~

则  $\forall k \in X_1, \sigma(k) \in X_1$ . 所以,  $\sigma|_{X_1}: X_1 \rightarrow X_1$

是  $S_{X_1}$  中元素. 由归纳假设, 存在不相交循环

$\tau_1, \dots, \tau_s \in S_{X_1}$  使  $\sigma|_{X_1} = \tau_1 \dots \tau_s$ .  $\therefore$  定义双射.

$\sigma_i: X \rightarrow X, \sigma_i(k) = \begin{cases} \tau_i(k), & \text{如果 } k \in X_1 \\ k, & \text{否则} \end{cases}$

则  $\sigma_1, \dots, \sigma_s \in S_n$  是不相交循环. 证

$$\sigma = \sigma_1 \cdots \sigma_s \cdot (i_1 \sigma_1(i_1) \sigma_1^2(i_1) \cdots \sigma_1^{n_1}(i_1)).$$

是不相交循环的乘积。下面证明分解唯一性：

如果  $\sigma = \sigma_1 \cdots \sigma_s = \pi_1 \cdots \pi_t$  是两个这样的分解（假设  $\sigma_i, \pi_i$  非平凡），则  $s=t$ ，且（适当排序后） $\sigma_i = \pi_i$ 。只需证明：存在  $\pi_j$  使  $\sigma_1 = \pi_j$ 。

设  $\sigma_1 = (i_1 \sigma_1(i_1) \cdots \sigma_1^{n_1}(i_1))$ ，由于  $\sigma_1(i_1) \neq i_1$ ，故存在  $\pi_j$  使  $\pi_j(i_1) \neq i_1$ 。所以， $\forall k > 0$ ，有

$$\sigma_1^k(i_1) = \sigma_1^k(\sigma_1^k \cdots \sigma_1^k(i_1)) = \sigma_1^k(i_1) = \pi_j^k(i_1)$$

从而  $\sigma_1 = \pi_j$ 。 □

推论 1.4.1：  $S_n$  中每个元素都可写成 对换 的乘积。

证明：  $(i_1 i_2 \cdots i_r) = (i_1 i_2) \cdot (i_2 i_3) \cdots (i_{r-1} i_r)$ 。 □

这一推论直观上显而易见：  $1, 2, \dots, n$  的任何一排列  $i_1, i_2, \dots, i_n$  都可以通过有限次对换而得到。下面的定理直观上不难接受，但证明较繁琐，所以省略。

定理 1.4.2：  $\forall \pi \in S_n$ ，如果

$$\pi = \pi_1 \cdot \pi_2 \cdots \pi_s = \sigma_1 \cdots \sigma_t$$

是两个对换分解，则  $s+t$  是偶数（ $s, t$  的奇偶性相同）。

定义 1.4.4 :  $\forall \pi \in S_n$ , 如果  $\pi = \pi_1 \cdot \pi_2 \cdots \pi_s$  是一个 对换分解 ( $\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_s$  中可以有相同的对换).

则  $\epsilon_\pi = (-1)^s$  称为  $\pi$  的符号.

如果  $\epsilon_\pi = 1$ , 则称  $\pi$  为 偶置换, 否则称  $\pi$  为 奇置换 (即  $\epsilon_\pi = -1$ ).

推论 1.4.2 : (1)  $\forall \pi, \sigma \in S_n$ , 有  $\epsilon_{\pi \cdot \sigma} = \epsilon_\pi \cdot \epsilon_\sigma$ .

(2) 如果  $\pi = \pi_1 \cdot \pi_2 \cdots \pi_s$  是  $\pi$  的 不相交循环分解.

则  $\epsilon_\pi = (-1)^{\sum_{i=1}^s (l(\pi_i) - 1)}$

其中  $l(\pi_i)$  是  $\pi_i$  的长度 (即,  $\pi_i$  是  $l(\pi_i)$ -循环).

证明: (1)  $\epsilon_{\pi \cdot \sigma} = \epsilon_\pi \cdot \epsilon_\sigma$  由定义可得. □

(2)  $\epsilon_\pi = \epsilon_{\pi_1} \cdots \epsilon_{\pi_s}$ , 即  $\epsilon_{\pi_i} = (-1)^{l(\pi_i) - 1}$  由

$$(i_1 i_2 \cdots i_r) = (i_1 i_2) \cdot (i_2 i_3) \cdots (i_{r-1} i_r)$$

得到. □

例 1.4.4 : 将  $\pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 \\ 5 & 4 & 1 & 7 & 3 & 6 & 2 \end{pmatrix} \in S_7$  分解成

不相交循环的乘积.

解: 由于  $\pi(1) = 5, \pi^2(1) = \pi(5) = 3, \pi^3(1) = \pi(3) = 1$ . 所以

$$\pi = (1 \ 5 \ 3) \cdot \pi_1, \text{ 其中 } \pi_1 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 \\ 1 & 4 & 3 & 7 & 5 & 6 & 2 \end{pmatrix}.$$

又  $\pi_1(2)=4$ ,  $\pi_1^2(2)=\pi_1(4)=7$ ,  $\pi_1^3(2)=\pi_1(7)=2$ . 所以

$$\pi_1 = (2\ 4\ 7) \cdot \pi_2, \text{ 其中 } \pi_2 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 \\ 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 \end{pmatrix} = 1$$

因此,  $\pi = (1\ 5\ 3)(2\ 4\ 7)$ . □

定义 1.4.5: 设  $V$  是一个集合, 函数

$$f: V \times \cdots \times V \rightarrow \mathbb{R},$$

$$(x_1, x_2, \dots, x_n) \mapsto f(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

称为 对称函数; 如果  $\forall \pi \in S_n$ , 有

$$f(x_{\pi(1)}, x_{\pi(2)}, \dots, x_{\pi(n)}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n).$$

称为 反对称函数, 如果,  $\forall \pi \in S_n$ , 有

$$f(x_{\pi(1)}, x_{\pi(2)}, \dots, x_{\pi(n)}) = \varepsilon_\pi f(x_1, x_2, \dots, x_n).$$

□

例 1.4.5: 设  $f: V \times V \times \cdots \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是任意函数.

令 (1)  $S(f): V \times V \times \cdots \times V \rightarrow \mathbb{R}$

$$(x_1, x_2, \dots, x_n) \mapsto \sum_{\sigma \in S_n} f(x_{\sigma(1)}, x_{\sigma(2)}, \dots, x_{\sigma(n)})$$

是 对称函数.

(2)  $A(f): V \times V \times \cdots \times V \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$(x_1, x_2, \dots, x_n) \mapsto \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_\sigma f(x_{\sigma(1)}, x_{\sigma(2)}, \dots, x_{\sigma(n)})$$

是 反对称函数.

1. 将  $\pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 \\ 3 & 7 & 6 & 5 & 1 & 2 & 4 \end{pmatrix}$  分解成不相交循环的乘积, 并求它的符号  $\varepsilon_\pi$ .

2. 设

$$\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \\ 5 & 6 & 3 & 1 & 4 & 2 \end{pmatrix}, \quad \tau = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \\ 3 & 4 & 6 & 2 & 5 & 1 \end{pmatrix}$$

是  $S_6$  中的元素. 试计算:  $\sigma\tau, \tau\sigma, \sigma^{-1}, \sigma^2, \sigma^3, \tau^{-1}\tau$ .

并确定  $\sigma$  和  $\tau$  的阶.

3. 将下列置换表成对换的乘积.

$$(1) \sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 & 8 \\ 2 & 5 & 7 & 3 & 8 & 6 & 4 & 1 \end{pmatrix}, \quad (2) \sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 2 & 3 & 1 & 5 & 4 \end{pmatrix}$$

4. 证明:  $S_n$  中任意置换都可写成形如

$$(12), (13), \dots, (1n)$$

的对换的乘积.

5. 证明: 任意偶置换都是形如  $(123), (124), \dots, (12n)$

的 3-循环的乘积.

6. 设  $f(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = x_1 + 2x_2^2 + 3x_3^3 + 4x_4^4 + 5x_5^5$ ,

$$\sigma = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 2 & 3 & 1 & 5 & 4 \end{pmatrix} \in S_5.$$

试求  $f(x_{\sigma(1)}, x_{\sigma(2)}, x_{\sigma(3)}, x_{\sigma(4)}, x_{\sigma(5)})$ .

# §1.5 多项式

设  $R \subset \mathbb{C}$  是  $\mathbb{C}$  中的子环,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是不定元  
 形如  $a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$  ( $a_{i_1 i_2 \dots i_n} \in R$ ) 称为单项式  
式,  $a_{i_1 i_2 \dots i_n}$  称为它的系数,  $i_1 + i_2 + \dots + i_n$  称为单项式

的次数, 两个单项式  $a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$  与

$b_{j_1 j_2 \dots j_n} x_1^{j_1} x_2^{j_2} \dots x_n^{j_n}$  称为同类项 如果:

$$(i_1, i_2, \dots, i_n) = (j_1, j_2, \dots, j_n).$$

$$a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n} + b_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n} = (a_{i_1 i_2 \dots i_n} + b_{i_1 i_2 \dots i_n}) x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$$

称为合并同类项. 有限个单项式的形式称为

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}, \quad a_{i_1 i_2 \dots i_n} \in R$$

称为系数在  $R$  中的多项式. 约定: 多项式中的单

项式“相加”与次序无关且满足结合律.

$$a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n} + a_{j_1 j_2 \dots j_n} x_1^{j_1} x_2^{j_2} \dots x_n^{j_n} \quad (\text{交换律})$$

$$= a_{j_1 j_2 \dots j_n} x_1^{j_1} x_2^{j_2} \dots x_n^{j_n} + a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$$

$$(a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n} + a_{j_1 j_2 \dots j_n} x_1^{j_1} x_2^{j_2} \dots x_n^{j_n}) + a_{k_1 k_2 \dots k_n} x_1^{k_1} x_2^{k_2} \dots x_n^{k_n}$$

$$= a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n} + (a_{j_1 j_2 \dots j_n} x_1^{j_1} x_2^{j_2} \dots x_n^{j_n} + a_{k_1 k_2 \dots k_n} x_1^{k_1} x_2^{k_2} \dots x_n^{k_n})$$

(结合律).

定义 1.5.1: 多项式  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$   
 ( $a_{i_1 i_2 \dots i_n} \in R$ ) 称为 零多项式 如果所有系数  $a_{i_1 i_2 \dots i_n} = 0$ .

记为 ~~...~~ 0. ~~...~~ 如果

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$$

$$g(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} b_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$$

是两个多项式. 则

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) + g(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} (a_{i_1 i_2 \dots i_n} + b_{i_1 i_2 \dots i_n}) x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$$

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) g(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} a_{i_1 i_2 \dots i_n} b_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}$$

(右边表示经合并同类项后所得多项式)

□

~~...~~

令  $R[x_1, x_2, \dots, x_n]$  表示所有系数在  $R$  中的多项式的集合. 将  $R$  中的元素与  $R[x_1, x_2, \dots, x_n]$  中的 零次多项式 等同, 即:  $a x_1^0 x_2^0 \dots x_n^0 = a$ . 则  $R \subset R[x_1, \dots, x_n]$ .

对任意  $f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} a_{i_1 i_2 \dots i_n} x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n} \in R[x_1, \dots, x_n]$

① 约定符号:  $-f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n} (-a_{i_1 i_2 \dots i_n}) x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n}$ ,

$$f(x_1, \dots, x_n) - g(x_1, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_n) + (-g(x_1, \dots, x_n))$$

$$x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n} = x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n}$$

证毕

定义 1.5.2: 多项式  $f(x_1, \dots, x_n) \in R[x_1, \dots, x_n]$  称为 d 次齐次

多项式: 如果  $f(x_1, \dots, x_n)$  中的 每个单项式都是 d 次的.

$$\text{即: } f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i_1 + \dots + i_n = d} a_{i_1, \dots, i_n} x_1^{i_1} \cdots x_n^{i_n}$$

□

例 1.5.1: (1)  $f(x_1, \dots, x_n) \in R[x_1, \dots, x_n]$  是 1 次齐次多项式  $\Leftrightarrow$

$$f(x_1, \dots, x_n) = a_1 x_1 + \dots + a_n x_n, \quad a_i \in R.$$

(2)  $f(x_1, \dots, x_n) \in R[x_1, \dots, x_n]$  是 2 次齐次多项式  $\Leftrightarrow$

$$f(x_1, \dots, x_n) = a_1 x_1^2 + \dots + a_n x_n^2 + \sum_{i < j} a_{ij} x_i x_j$$

□

设  $R[x_1, \dots, x_n]_d \subset R[x_1, \dots, x_n]$  是  $R[x_1, \dots, x_n]$  中所有 d 次齐次多项式 (包括零多项式) 的集合. 则

$\forall f(x_1, \dots, x_n) \in R[x_1, \dots, x_n]$ ,  $f = f(x_1, \dots, x_n)$  可唯一地写成  $f = f_0 + f_1 + \dots + f_d$ ,  $f_i \in R[x_1, \dots, x_n]_i$

定义 1.5.3:  $\forall f = f(x_1, \dots, x_n) \in R[x_1, \dots, x_n]$

如果  $f = f_0 + f_1 + \dots + f_d$ , 其中  $f_d \neq 0$ .

则定义:  $\deg(f) = d$ ,  $f$  称为 d 次多项式.

□

~~定义 1.5.3~~

例 1.5.2: 如果  $\deg(f) = 2$ , 则

$$f = a_1 x_1^2 + \dots + a_n x_n^2 + \sum_{i < j} a_{ij} x_i x_j + b_1 x_1 + \dots + b_n x_n + c$$

□



引理 1.5.1.  $\forall f, g \in R[x_1, \dots, x_n]$  知

$$\deg(f \cdot g) = \deg(f) + \deg(g); \deg(f+g) \leq \max\{\deg(f), \deg(g)\}$$

证明: 设  $f = f_0 + f_1 + \dots + f_d, f_d \neq 0$

$g = g_0 + g_1 + \dots + g_{d'}, g_{d'} \neq 0$  知  $\deg(f+g) \leq \max\{d, d'\}$ . 又

$$f \cdot g = f_0 g_0 + (f_1 g_0 + f_0 g_1) + \dots + f_d g_{d'}$$

所以只需证明: 两个非零齐次多项式  $f_d, g_{d'}$

的乘积  $f_d g_{d'} \neq 0$ . 为此我们在所有  $d$  次单项式中引入排序 (字典排序):  $\forall (i_1, i_2, \dots, i_n), (j_1, \dots, j_n) \in \mathbb{N}^n$

$$(i_1, \dots, i_n) > (j_1, \dots, j_n) \Leftrightarrow (i_1, \dots, i_n) - (j_1, \dots, j_n) = (0, \dots, 0, t, 0, \dots, 0)$$

其中  $t > 0$ .

令  $FT(f_d)$  表示  $f_d$  的首项 (即: 在字典排序下,  $f_d$  中最大的单项式), 则  $FT(f_d g_{d'}) = FT(f_d) \cdot FT(g_{d'}) \neq 0$

所以  $f_d g_{d'} \neq 0$ . □

~~定义~~ 当  $n=1$  时,  $R[x_1, \dots, x_n]$  中的多项式称为单变元多项式. 用  $R[x]$  表示所有单变元多项式 (包括零多项式) 的集合.  $f(x) \in R[x]$  通常记为

$$f(x) = a_0 + a_1 x + \dots + a_d x^d$$

$$\text{或 } f(x) = a_d x^d + \dots + a_1 x + a_0, \quad a_i \in R.$$

如果  $a_d \neq 0$ , 则  $\deg(f) = d$ , 且  $a_d x^d$  称为  $f(x)$  的首项.

引理 1.5.2 (带余除法):  $\forall f(x), g(x) \in R[x]$ . 如果  $g(x)$  的首项系数是 1. 则存在唯一  $q(x) \in R[x], r(x) \in R[x]$

使得  $f(x) = q(x)g(x) + r(x)$ , 其中或者  $r(x) = 0$ , 或者

$$\deg r(x) < \deg g(x).$$

证明: 令  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$

$$g(x) = x^m + b_{m-1} x^{m-1} + \dots + b_1 x + b_0$$

如果  $m > n$ , 则令  $q(x) = 0, r(x) = f(x)$ . 即得

$$f(x) = q(x)g(x) + r(x)$$

其中或者  $r(x) = 0$ , 或者  $\deg r(x) = \deg f(x) < m = \deg g(x)$ .

如果  $m \leq n$ , 则可“消去  $f(x)$  的首项”:

$$\begin{aligned} f_1(x) &= f(x) - a_n x^{n-m} g(x) = f(x) - (a_n x^{n-m} x^m + a_n b_{m-1} x^{n-1} + \dots + a_n b_0 x^{n-m}) \\ &= (a_{n-1} - a_n b_{m-1}) x^{n-1} + \dots + (a_{n-m} - a_n b_0) x^{n-m} + a_{n-m-1} x^{n-m-1} + \dots + a_1 x + a_0 \end{aligned}$$

$\deg(f_1) < \deg(f)$ . 对  $\deg(f)$  作归纳法, 可设引理对  $f_1(x)$

成立. 即存在  $q_1(x), r_1(x)$  使  $f_1(x) = q_1(x)g(x) + r_1(x)$ , 其中  $r_1(x) = 0$

或  $\deg r_1(x) < \deg g(x)$ . 由  $f_1(x) = f(x) - a_n x^{n-m} g(x)$  得

$$f(x) = (a_n x^{n-m} + q_1(x))g(x) + r_1(x)$$

令  $q(x) = a_n x^{n-m} + q_1(x), r(x) = r_1(x)$ . 即得满足引理条件的

$q(x), r(x)$ . 下面证明  $q(x), r(x)$  的唯一性.

如果存在  $q(x), r(x)$  及  $\bar{q}(x), \bar{r}(x)$  满足:  $r(x) = \bar{r}(x)$  或者  $\bar{r}(x) = 0$  或  $\bar{r}(x)$  的次数小于  $\deg(g)$ , 且  $f(x) = q(x)g(x) + r(x) = \bar{q}(x)g(x) + \bar{r}(x)$ .

即  $(q(x) - \bar{q}(x))g(x) = \bar{r}(x) - r(x)$ ,  $\deg((q(x) - \bar{q}(x))g(x)) = \deg(\bar{r}(x) - r(x)) < \deg(g)$ .

$\bar{r}(x) = q(x) - \bar{q}(x) = 0$ , 从而  $\bar{r}(x) - r(x) = 0$ . 即  $q(x) = \bar{q}(x), r(x) = \bar{r}(x)$ .  $\square$

$R[x]$  中的任一多项式  $f(x)$  都可看成  $\mathbb{C}$  上的函数

$$f: \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}, z \mapsto f(z).$$

引理 1.5.3: 设  $f(x), g(x) \in R[x]$ . 则

$$f(x) = g(x) \iff \forall z \in \mathbb{C}, \text{有 } f(z) = g(z).$$

□

上述引理实际上由下述结论推出,  $z \in \mathbb{C}$  称为多项式  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$  的一个根. 如果

$$f(z) = a_n z^n + a_{n-1} z^{n-1} + \dots + a_1 z + a_0 = 0,$$

命题 1.5.1: 设  $f(x) \in R[x]$  是一个  $n$  次多项式. 则  $f(x)$  最多有  $n$  个根.

证明: 注意  $R[x] \subset \mathbb{C}[x]$ ; 只需证明:  $\forall f(x) \in \mathbb{C}[x]$ .

如果  $f(x)$  非零, 则  $\#\{z \in \mathbb{C} \mid f(z) = 0\} \leq \deg(f)$ .

可对多项式次数应用归纳法: 如果  $\deg(f) = 0$ , 则  $f(x)$  没有根 (因为  $f(x)$  非零). 设结论对  $n-1$  次多项式成立. 如果

$\deg f(x) = n$ , 且  $\alpha_1 \in \mathbb{C}$  是  $f(x)$  的一个根. 则由引理 1.5.2,

存在  $g(x), r(x) \in \mathbb{C}[x]$ . 使  $f(x) = g(x)(x - \alpha_1) + r(x)$ .  $r(x) = 0$

或  $\deg r(x) < \deg(x - \alpha_1) = 1$ . 由  $f(\alpha_1) = 0$ , 得知  $r(x)$  必为零多项式

即  $f(x) = g(x)(x - \alpha_1)$ ,  $\deg g(x) = n-1$ . 所以

$$\#\{z \in \mathbb{C} \mid f(z) = 0\} = \{\alpha_1\} \cup \{z \in \mathbb{C} \mid g(z) = 0\}$$

最多只有  $n$  个根.

□

习题 1.5

1. 设  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^3 - 2x_3^3 + 2x_2^2 - x_2x_3 - x_1 + 2$

$g(x_1, x_2, x_3) = x_2^4 + 2x_1x_2 + 3x_3^2 + 4x_1 - 2x_2 + 3$ . 请计算

(1)  $f(x_1, x_2, x_3) + g(x_1, x_2, x_3)$ ,  $f(x_1, x_2, x_3)g(x_1, x_2, x_3)$

(2)  $f_d$  ( $0 \leq d \leq 3$ ),  $g_d$  ( $0 \leq d \leq 4$ ).

(3)  $\deg(f)$ ,  $\deg(g)$ ,  $\deg(f+g)$ ,  $\deg(fg)$ .

2. 对下列多项式  $f(x), g(x) \in \mathbb{Q}[x]$  求带余除法中的  $q(x), r(x) \in \mathbb{Q}[x]$  使  $f(x) = q(x)g(x) + r(x)$ .

(1)  $f(x) = 2x^4 - 3x^3 + 4x^2 - 5x + 6$ ;  $g(x) = x^2 - 3x + 1$

(2)  $f(x) = x^3 - 3x^2 - x - 1$ ;  $g(x) = 3x^2 - 2x + 1$ .

3. 设  $\mathbb{R}^n = \{(a_1, \dots, a_n) \mid a_i \in \mathbb{R}\}$ .  $\forall (a_1, \dots, a_n), (b_1, \dots, b_n) \in \mathbb{R}^n$ ,

$\forall \lambda \in \mathbb{R}$ , 定义: (1)  $(a_1, \dots, a_n) + (b_1, \dots, b_n) = (a_1 + b_1, \dots, a_n + b_n)$

(2)  $\lambda \cdot (a_1, \dots, a_n) = (\lambda a_1, \dots, \lambda a_n)$ . 记

$$M(\mathbb{R}^n) = \{ \varphi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n \mid \varphi \text{ 是映射} \}.$$

$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \varphi, \psi \in M(\mathbb{R}^n)$ ,  $\lambda\varphi, \varphi + \psi, \varphi\psi \in M(\mathbb{R}^n)$  分别

定义为:  $(\lambda\varphi)(\alpha) = \lambda\varphi(\alpha)$ ,  $(\varphi + \psi)(\alpha) = \varphi(\alpha) + \psi(\alpha)$ ,

$(\varphi\psi)(\alpha) = \varphi(\psi(\alpha))$ .  $\forall f(x) = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0 \in \mathbb{R}[x]$ ;

$\varphi \in M(\mathbb{R}^n)$ ,  $f(\varphi): \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ , 定义为:  $\forall \alpha \in \mathbb{R}^n$ ,

$$f(\varphi)(\alpha) := a_n \varphi^n(\alpha) + \dots + a_1 \varphi(\alpha) + a_0 \alpha.$$

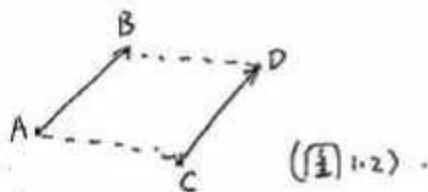
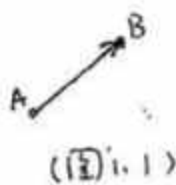
证明: (1) 如果  $h(x) = f(x)g(x)$ , 则  $h(\varphi) = f(\varphi)g(\varphi)$ .

(2) 如果  $h(x) = f(x) + g(x)$ , 则  $h(\varphi) = f(\varphi) + g(\varphi)$ .

物理中的矢量是指既有大小, 也有方向的物理量. 比如: 位移, 力, 速度等等. 牛顿用空间中的有向线段来表示这些量, 比如作用于一点的两个力的合力可用平行四边形的对角线来表示等. 以此为背景, 我们可以定义有向线段的“加法”和“数乘运算”, 它们满足 8 条规则, 从而使得“有向线段”关于上述运算成为一个向量空间. 本章主要介绍如何利用上述向量空间来描述和解决空间几何问题, 为后面线性代数的学习建立几何背景.

## §2.1: 向量空间.

不考虑矢量的物理意义, 数学中的向量是指: 既有大小, 又有方向的量. 可以用有向线段  $\overrightarrow{AB}$  (见图 1.1) 来表示向量, 其中点  $A$  叫做向量  $\overrightarrow{AB}$  的始点, 点  $B$  叫做向量  $\overrightarrow{AB}$  的终点, 箭头表示向量的方向. 如果一个有向线段  $\overrightarrow{CD}$  可由  $\overrightarrow{AB}$  通过平行移动得到 (图 1.2) 则认为它们代表相同的向量.



向量的长度定义为该有向线段  $\overrightarrow{AB}$  的长度.

我们也可以在所有“有向线段”的集合中定义等价关系:  $\overrightarrow{AB} \sim \overrightarrow{CD}$  当且仅当它们通过平行可以重合, 从而 ~~可以~~ ~~将~~ ~~向量~~ ~~定义~~ ~~为~~ 有向线段的等价类, 通常用  $\alpha, \beta, \gamma$  表示:  $\alpha = \overrightarrow{AB} = \overrightarrow{CD}$ . (如果  $\overrightarrow{AB} \sim \overrightarrow{CD}$ ).

定义 2.1.1: 表示向量  $\alpha$  的 有向线段  $\vec{AB}$  的 长度 称为  $\alpha$  的 模, 记为  $|\alpha|$ . 模为零的向量 称为 零向量, 记为  $0$ .  $\square$

注记: (1) 表示零向量  $0$  的“有向线段”的“始点”与“终点”必重合; 所以零向量  $0$  是 唯一方向不确定的向量.

(2) 对于给定的 非零向量  $\alpha$ , 我们可以用不同 (但等价) 的 有向线段  $\vec{AB}, \vec{CD}$  来表达.

定义 2.1.2: 设  $\alpha$  是一个向量, 与  $\alpha$  方向相反, 但 模 本 模 相等的向量称为  $\alpha$  的 负向量, 记为  $-\alpha$ .  $\square$

例 2.1.1: 如果  $\alpha$  可由有向线段  $\vec{AB}$  表示, 则  $-\alpha$  可由  $\vec{BA}$  表示. 如果  $|\alpha|=0$ , 则  $|\alpha|=0$ . 所以, 零向量的负向量 还是零向量.  $\square$

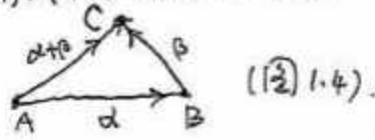
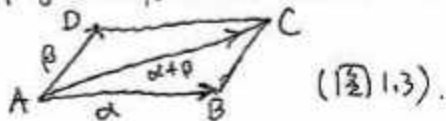
例 2.1.2: 如果在空间中固定一点  $O$ , 则所有“有向线段”可以等价于以  $O$  为“始点”的有向线段. 如果用  $V$  表示所有向量的集合,  $\Omega$  表示线的欧几里德空间的点集合. 则

$$\Omega \longrightarrow V, \quad A \longmapsto \vec{OA}$$

是一个双射.  $\square$

定义 2.1.3 (向量的加法).  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 我们 ~~有~~ 定义

向量  $\alpha + \beta \in V$  如下: 通过 平行移动 可设表示  $\alpha, \beta$  的 有向线段 分别是:  $\alpha = \vec{AB}$ ,  $\beta = \vec{AD}$ . 则  $\alpha + \beta$  定义为由 平行四边形  $ABCD$  (见图 1.3) 的 对角线  $\vec{AC}$  表达的向量.



$\square$

上述求  $\alpha + \beta$  的方法称为平行四边形法则，另一个等价的方法称为三角形法则：将  $\alpha, \beta$  分别用有向线段  $\vec{AB}, \vec{BC}$  表示，则  $\alpha + \beta$  可由三角形  $\triangle ABC$  的第三边  $\vec{AC}$  表示（见图 1.4）。

定义 2.1.4 (向量的数乘法)：  $\forall \alpha \in V, \lambda \in \mathbb{R}$ . 则

$\lambda\alpha \in V$  的模定义为  $|\lambda\alpha|$  (即:  $|\lambda\alpha| = |\lambda| |\alpha|$ ), 而  $\lambda\alpha$  的方向定义如下: (1) 若  $\lambda$  或  $\alpha$  有一个为零, 则  $\lambda\alpha = 0$ ; (2) 若  $\lambda, \alpha$  均不为零, 则 ~~当  $\lambda > 0$  时,  $\lambda\alpha$  与  $\alpha$  方向相同~~, 否则  $\lambda\alpha$  与  $\alpha$  方向相反。

例 2.1.3: 设  $\alpha = \vec{AB} \neq 0, \lambda \in \mathbb{R}$ , 则当  $\lambda > 0$  时,  $\lambda\alpha = \lambda\vec{AB}$ . 而当  $\lambda < 0$  时,  $\lambda\alpha = (-\lambda)\vec{BA}$ .

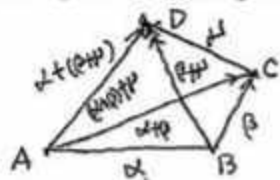
定理 2.1.1: 设  $V$  是全体向量的集合. 则上述定义中的“向量加法”和“数乘运算”满足如下 8 个条件,

- (1)  $\forall \alpha, \beta, \mu \in V$ , 有  $(\alpha + \beta) + \mu = \alpha + (\beta + \mu)$ . (结合律)
- (2) 存在向量  $0 \in V$ , 满足:  $\forall \alpha \in V$ , 有  $\alpha + 0 = 0 + \alpha = \alpha$  (零元存在性)
- (3)  $\forall \alpha \in V$ , 存在  $\beta \in V$ , 使  $\alpha + \beta = \beta + \alpha = 0$ . (负元存在性)
- (4)  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 有  $\alpha + \beta = \beta + \alpha$ . (交换律)
- (5)  $\forall \alpha \in V$ , 有  $1\alpha = \alpha$ .
- (6)  $\forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, \alpha \in V$ , 有  $\lambda(\mu\alpha) = (\lambda\mu)\alpha$ . (数乘结合律)
- (7)  $\forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, \alpha \in V$ , 有  $(\lambda + \mu)\alpha = \lambda\alpha + \mu\alpha$
- (8)  $\forall \lambda \in \mathbb{R}, \alpha, \beta \in V$ , 有  $\lambda(\alpha + \beta) = \lambda\alpha + \lambda\beta$ . } (分配律)

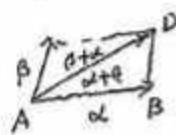
证明: (1) 可由向量加法的三角形法则验证 (如图 1.5)

零向量显然满足(2)的要求, 即  $-\alpha$  满足(3)中对  $\beta$  的要求

(4) 可由加法的定义的平行四边形法则验证. (图 1.1)



(图 1.5)



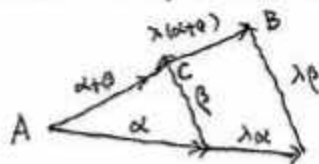
(图 1.6)

~~(5) 可由定义直接验证.~~

(5), (6) 和 (7) 可由定义直接验证. 例如(7), 可设  $\alpha, \lambda, \mu$  均非零 (否则显然). 如  $\lambda > 0, \mu > 0$ . 则  $(\lambda + \mu)\alpha$  与  $\lambda\alpha + \mu\alpha$  同的方向与  $\alpha$  一致.  $\downarrow |\lambda\alpha + \mu\alpha| = |\lambda\alpha| + |\mu\alpha| = |\lambda||\alpha| + |\mu||\alpha|$   
 $|\lambda + \mu|\alpha| = |\lambda + \mu||\alpha| = \lambda|\alpha| + \mu|\alpha| = |\lambda\alpha + \mu\alpha|$

最后我们证明(8). 无妨设  $\lambda, \alpha, \beta$  均非零. 如果  $\alpha, \beta$  平行, 则存在  $\mu \in \mathbb{R}$  使  $\beta = \mu\alpha$ . 从而  $\lambda(\alpha + \beta) = \lambda(\alpha + \mu\alpha) = \lambda(1 + \mu)\alpha$   
 $\lambda(1 + \mu)\alpha = (\lambda + \lambda\mu)\alpha = \lambda\alpha + \lambda\mu\alpha = \lambda\alpha + \lambda\beta$ .

如果  $\alpha, \beta$  不平行, 则(8)可由下图证明:  $\lambda\alpha + \lambda\beta = \overrightarrow{AB} = \lambda\overrightarrow{AC} = \lambda(\alpha + \beta)$   
 (无妨设  $\lambda > 0$ ).



(图 1.7)

□.

定义 2.1.5:  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 定义  $\alpha - \beta = \alpha + (-\beta)$ .

~~$\forall \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in V, \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$ , 则~~  
 向量  $\lambda_1\alpha_1 + \lambda_2\alpha_2 + \dots + \lambda_n\alpha_n \in V$  称为  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$   
 的一个线性组合.  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  称为该线性组合的系数.

称向量  $\beta \in V$  ~~可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性表示~~  
 为. 如果存在  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$ , 使  $\beta = \lambda_1\alpha_1 + \dots + \lambda_n\alpha_n$

□.

注记: 零向量可由任意一组向量线性表示.



定义 2.1.6: 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  是一组向量, 则

- (1)  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  称为共线, 如果它们可由一条固定直线上的有向线段表示;
- (2)  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  称为共面, 如果它们可由一个固定平面上的有向线段表示;
- (3)  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  称为线性相关, 如果存在不全为零的数  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$  使  $\lambda_1\alpha_1 + \dots + \lambda_n\alpha_n = 0$ . 否则,  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  称为线性无关.

□

练习: 证明: (1)  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性相关  $\Leftrightarrow$  其中的某个  $\alpha_i$  可由其它向量线性表示; (2) 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性无关,  $\beta \in V$ . 则

$\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta$  线性相关  $\Leftrightarrow$  存在唯一的一组数  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$  使得  $\beta = \lambda_1\alpha_1 + \dots + \lambda_n\alpha_n$  (此时称  $\beta$  可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  唯一线性表示).

定理 2.12: 设  $\alpha, \beta, \gamma$  是  $V$  中的三个向量. 则

- (1)  $\alpha, \beta$  共线 (充要条件是)  $\alpha, \beta$  线性相关;
- (2)  $\alpha, \beta, \gamma$  共面, 但  $\alpha, \beta$  不共线  $\Leftrightarrow \alpha, \beta, \gamma$  线性相关, 但  $\alpha, \beta$  线性无关.
- (3)  $\alpha, \beta, \gamma$  不共面  $\Leftrightarrow \alpha, \beta, \gamma$  线性无关.
- (4) 如果  $\alpha, \beta, \gamma$  不共面, 则对任意  $\delta \in V$ ,  $\alpha, \beta, \gamma, \delta$  线性相关 (因此,  $\delta$  可由  $\alpha, \beta, \gamma$  唯一线性表示).

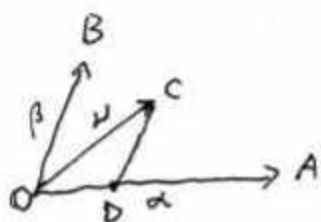
证明: (1) 当  $\alpha, \beta$  中有一个为零, 则  $\alpha, \beta$  总是共线,  $\alpha, \beta$  也是线性相关, 因此结论成立. 如果  $\alpha, \beta$  均不为零, 则  $\alpha, \beta$  共线 当且仅当 存在  $\lambda \in \mathbb{R}$  使  $\beta = \lambda\alpha$ . 而当  $\alpha, \beta$  均不为零时, 不难证明:

$\alpha, \beta$  线性相关  $\Leftrightarrow \beta = \lambda\alpha, \lambda \in \mathbb{R}$ .

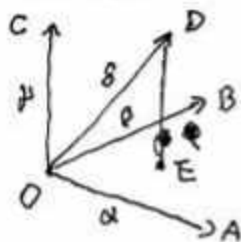
(2) 由 (1),  $\alpha, \beta$  不共线  $\Leftrightarrow \alpha, \beta$  线性无关. 下面证明:

$\alpha, \beta, \mu$  共面  $\Leftrightarrow \alpha, \beta, \mu$  线性相关.

令  $\alpha = \vec{OA}$ ,  $\beta = \vec{OB}$ ,  $\mu = \vec{OC}$ . (如图 1.8), 则点  $O, A, B$  不共线.



(图 1.8)



(图 1.9)

但  $O, A, B, C$  四点共面, 过  $C$  点作平行于  $\vec{OB}$  的垂线交直线  $OA$  于  $D$  点 (如图 1.8), 则存在  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  使  $\vec{DC} = \lambda \vec{OB} = \lambda \beta$ ,  $\vec{OD} = \mu \alpha$ .

所以,  $\mu = \vec{OC} = \vec{OD} + \vec{DC} = \mu \alpha + \lambda \beta$ . 即  $\alpha, \beta, \mu$  线性相关.

反之, 如果  $\alpha, \beta, \mu$  线性相关, 则存在  $\mu, \lambda \in \mathbb{R}$  使  $\mu = \mu \alpha + \lambda \beta$  (因为  $\alpha, \beta$  线性无关). 从而  $\vec{OC}$  必落在由  $O, A, B$  确定的平面内, 因此.

$\alpha, \beta, \mu$  共面.

(3) 可由 (1), (2) 推导:  $\alpha, \beta, \mu$  不共面  $\Rightarrow \alpha, \beta$  不共线  $\stackrel{(1)}{\Rightarrow} \alpha, \beta$  线性无关  $\Rightarrow \alpha, \beta, \mu$  线性无关 (否则, 由 (2),  $\alpha, \beta, \mu$  共面). 反之,

$\alpha, \beta, \mu$  线性无关  $\Rightarrow \alpha, \beta$  也线性无关  $\Rightarrow \alpha, \beta, \mu$  不共面 (否则, 由 (2),  $\alpha, \beta, \mu$  线性相关).

$\alpha, \beta, \mu$  线性相关).

(4) 如果  $\alpha, \beta, \mu$  不共面, 则对任意  $\delta \in V$ , 线性证明存在唯一的一组数  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \in \mathbb{R}$  使  $\delta = \lambda_1 \alpha + \lambda_2 \beta + \lambda_3 \mu$ . 令

$\alpha = \vec{OA}$ ,  $\beta = \vec{OB}$ ,  $\mu = \vec{OC}$ ,  $\delta = \vec{OD}$  (如图 1.9).

因为  $O, A, B, C$  不共面, 过点  $D$  平行于  $\vec{OC}$  的垂线与平面  $OAB$  相交于唯一一点  $E$  (见图 1.9). 由于  $ED$  平行于  $\vec{OC}$ , 所以存在

$\lambda_3 \in \mathbb{R}$  使  $\vec{ED} = \lambda_3 \mu$ . 又  $\alpha, \beta, \vec{OE}$  共面 ( $\alpha, \beta$  不共线), 由 (2)

存在  $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$  使  $\vec{OE} = \lambda_1 \alpha + \lambda_2 \beta$ . 因此,

$$\delta = \vec{OD} = \vec{OE} + \vec{ED} = \lambda_1 \alpha + \lambda_2 \beta + \lambda_3 \mu.$$

且  $\alpha, \beta, \mu$  线性无关推出这样的  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  必由  $\delta$  唯一确定

□

推论 2.1.1: 固定一组不共面的向量  $e_1, e_2, e_3 \in V$ , 则对任意  $\alpha \in V$ , 存在一组唯一由  $\alpha$  确定的数  $l_1(\alpha), l_2(\alpha), l_3(\alpha) \in \mathbb{R}$  使

$$\alpha = l_1(\alpha)e_1 + l_2(\alpha)e_2 + l_3(\alpha)e_3.$$

且  $\alpha$  与  $e_1, e_2$  共面的充要条件是  $l_3(\alpha) = 0$ .  $l_i(\alpha)$  看成  $V$  上的函数  $l_i: V \rightarrow \mathbb{R} (i=1, 2, 3)$  满足下述条件:

$$l_i(\alpha + \beta) = l_i(\alpha) + l_i(\beta), \quad l_i(\lambda\alpha) = \lambda l_i(\alpha), \quad \forall \alpha, \beta \in V, \lambda \in \mathbb{R}.$$

□

例 2.1.4: 证明:  $A_1, A_2, A_3$  三点共线  $\Leftrightarrow$  存在不全为零的实数  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  使得

$$\lambda_1 \vec{OA}_1 + \lambda_2 \vec{OA}_2 + \lambda_3 \vec{OA}_3 = \vec{0}, \quad \lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 = 0$$

其中  $O$  是任意取定的点。

证明: " $\Rightarrow$ ". 如果  $A_1, A_2, A_3$  共线, 则存在  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  不全为零使

$$\lambda \vec{A_1A_2} + \mu \vec{A_1A_3} = \vec{0}.$$

因此, 对任意一点  $O$ ,

$$\lambda(\vec{OA_2} - \vec{OA_1}) + \mu(\vec{OA_3} - \vec{OA_1}) = \vec{0}, \quad \text{整理可得}$$

$$(-\lambda - \mu)\vec{OA_1} + \lambda\vec{OA_2} + \mu\vec{OA_3} = \vec{0}, \quad \text{令 } \lambda_1 = -\lambda - \mu, \lambda_2 = \lambda, \lambda_3 = \mu$$

即得 ~~即得~~ 结论。

" $\Leftarrow$ " 若存在不全为零的  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \in \mathbb{R}$  使得

$$\lambda_1 \vec{OA_1} + \lambda_2 \vec{OA_2} + \lambda_3 \vec{OA_3} = \vec{0}, \quad \text{且 } \lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 = 0.$$

$$\begin{aligned} \text{则 } \vec{0} &= \lambda_1 \vec{OA_1} + \lambda_2 \vec{OA_2} + \lambda_3 \vec{OA_3} = (-\lambda_2 - \lambda_3)\vec{OA_1} + \lambda_2 \vec{OA_2} + \lambda_3 \vec{OA_3} \\ &= \lambda_2(\vec{OA_2} - \vec{OA_1}) + \lambda_3(\vec{OA_3} - \vec{OA_1}) = \lambda_2 \vec{A_1A_2} + \lambda_3 \vec{A_1A_3} \end{aligned}$$

所以,  $\vec{A_1A_2}, \vec{A_1A_3}$  共线. 从而  $A_1, A_2, A_3$  共线. □

例 2.1.5: 证明:  $\triangle ABC$  的三条中线交于一点  $M$ .

$$\vec{MA} + \vec{MB} + \vec{MC} = \vec{0}.$$



令  $D$  是直线  $AM$  与  $BC$  的交点,  $\vec{BD} = \mu_1 \vec{BC}$ ,  $\vec{AM} = \lambda_1 \vec{AD}$ .

则只需证明:  $0 \leq \mu_1 \leq 1$  (说明  $D$  在  $B, C$  之间),  $0 \leq \lambda_1 \leq 1$  (说明  $M$  在  $A, D$  之间)

由  $\vec{AM} = \lambda_1 \vec{AD} = \lambda_1 (\vec{AB} + \vec{BD}) = \lambda_1 (\vec{AB} + \mu_1 \vec{BC}) = (\lambda_1 - \lambda_1 \mu_1) \vec{AB} + \lambda_1 \mu_1 \vec{AC}$

因为  $\vec{AB}, \vec{AC}$  不共线, 所以  $\lambda = \lambda_1 - \lambda_1 \mu_1$ ,  $\mu = \lambda_1 \mu_1$ . 不难证明.

$0 \leq \lambda \leq 1$  且  $0 \leq \mu \leq 1 \Rightarrow \lambda_1 \geq 0, \mu_1 \geq 0$ , 而  $\lambda + \mu \leq 1 \Rightarrow \lambda_1 \leq 1, \mu_1 \leq 1$ .

□

### 习题 2.1

1.1. 设  $AC, BD$  是平行四边形  $ABCD$  的两条对角线. 已知向量  $\vec{AC} = \alpha$ ,  $\vec{BD} = \beta$ , 求向量  $\vec{AB}$  和  $\vec{BC}$ .

1.2. 试证: 四点  $A, B, C, D$  共面的充要条件是: 对任意点  $O$ , 存在不全为零的  $\lambda, \mu, \nu, \omega \in \mathbb{R}$  使得  $\lambda + \mu + \nu + \omega = 0$ , 且

$$\lambda \vec{OA} + \mu \vec{OB} + \nu \vec{OC} + \omega \vec{OD} = \vec{0}.$$

1.3. 设  $O, A, B$  三点不共线, 则点  $C$  与  $A, B$  共线的充要条件是: 存在  $s \in \mathbb{R}$  使  $\vec{OC} = (1-s)\vec{OA} + s\vec{OB}$ , 且  $s$  与  $O$  无关, 由  $A, B, C$  唯一确定.

1.4. 设  $A, B, C$  不共线, 试证: 点  $M$  与  $A, B, C$  共面的充要条件是: 存在  $\lambda, \mu, \nu \in \mathbb{R}$  使  $\lambda + \mu + \nu = 1$ , 且

$$\vec{OM} = \lambda \vec{OA} + \mu \vec{OB} + \nu \vec{OC}.$$

其中  $O$  是任意取定的点.

1.5. 证明: 点  $M$  在三角形  $\triangle ABC$  内部(包括三边)的充要条件是: 对任意给定点  $O$ , 存在非负实数  $\lambda, \mu, \nu$  使得

$$\vec{OM} = \lambda \vec{OA} + \mu \vec{OB} + \nu \vec{OC}, \text{ 且 } \lambda + \mu + \nu = 1.$$

1.6. 如果向量  $\alpha, \beta, \gamma$  共面, 证明其中至少有一个向量可以表示成其余向量的线性组合. 是否每个向量均可由其余两个向量线性表示?

1.7. 设  $A_1, A_2, \dots, A_n$  是空间的任意一组点. 证明:

(1) 存在唯一的  $M$  使得  $\vec{MA}_1 + \dots + \vec{MA}_n = \vec{0}$ ;

(2) 对任意点  $O$ , 有  $\vec{OA}_1 + \dots + \vec{OA}_n = n\vec{OM}$ .

(点  $M$  称为点组  $A_1, A_2, \dots, A_n$  的重心).

1.8. 设  $A, B, C, D$  是空间中任意 4 个点,  $P, Q$  分别是线段  $AB, CD$  的中点, 证明: 线段  $PQ$  的中点就是  $A, B, C, D$  的重心.

1.9. 证明: 四面体的 3 对对棱中点的连线 (共三条) 相交于一点, 且此点就是四面体 4 个顶点的重心.

1.10. 设  $A_1, A_2, \dots, A_n$  是圆 ~~上的~~ 周上的  $n$  个等分点.  $O$  是该圆的圆心. 证明:  $\vec{OA}_1 + \dots + \vec{OA}_n = \vec{0}$ . (即  $O$  是  $A_1, \dots, A_n$  的重心).

1.11. 设  $X = \{A_1, A_2, \dots, A_n\}$ ,  $Y = \{B_1, B_2, \dots, B_n\}$  是空间中给定的两组点. 证明: 对任意双射  $f: X \rightarrow Y$ , 向量

$$\vec{A_1 f(A_1)} + \vec{A_2 f(A_2)} + \dots + \vec{A_n f(A_n)}$$

与  $f$  的选择无关.

1.12. (Ceva 定理). 设  $D, E, F$  依次是三角形  $\triangle ABC$  的边  $AB, BC, CA$  的内点, 且  $\vec{AD} = \lambda \vec{DB}$ ,  $\vec{BE} = \mu \vec{EC}$ ,  $\vec{CF} = \nu \vec{FA}$ . ( $\lambda, \mu, \nu \in \mathbb{R}$ ). 证明: 三条线段  $AE, BF, CD$  相交于一点  $\Leftrightarrow \lambda\mu\nu = 1$ .

1.13. (Menelaus 定理). 设  $A, B, C$  不共线, 点  $P, Q, R$  依次在直线  $AB, BC, CA$  上 (不与  $A, B, C$  重合). 令  $\vec{AP} = \lambda \vec{PB}$ ,  $\vec{BQ} = \mu \vec{QC}$ ,  $\vec{CR} = \nu \vec{RA}$ . ( $\lambda, \mu, \nu \in \mathbb{R}$ ). 证明:  $P, Q, R$  三点共线  $\Leftrightarrow \lambda\mu\nu = -1$ .

1.14. 通过向量运算证明: 平行四边形的两条对角线互相平分.

1.15. 证明:  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 有  $|\alpha + \beta| \leq |\alpha| + |\beta|$ . 请说明等号成立的充要条件是什么?

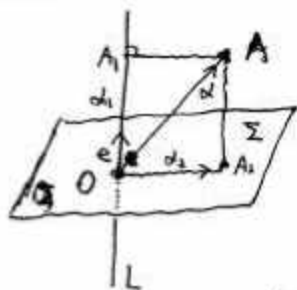
1.16. 证明:  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 有  $2|\alpha|^2 + 2|\beta|^2 = |\alpha + \beta|^2 + |\alpha - \beta|^2$ .

如果  $\alpha, \beta$  是不平行的非零向量, 上述恒等式对应的几何定理是什么?

## §2.2. 内积, 外积与混合积

上一节引入的向量空间是线性代数中线性空间的重要例子, 它的线性运算反映了现实空间中三点共线, 四点共面, 直线相交等几何性质. 为了进一步反映现实空间的度量性质, 例如距离, 夹角, 面积, 体积等, 我们在本节中介绍向量的内积, 外积和混合积等与线性映射的例子, 它们具有很强的物理和几何背景. 为了讨论它们, 我们需要定义向量  $\alpha$  在一条给定直线和平面上的投影, 它正好提供了研究一般线性映射(除~~非~~同构)的理由和特例.

固定一个方向向量  $e$  和与它垂直的平面  $\Sigma$ , 令  $L$  是以  $e$  为方向的直线,  $L$  与  $\Sigma$  的交点(垂足)为  $O$ . (如图 2.1):



(图 2.1)

对任意向量  $\alpha \in V$ , 令  $\alpha = \vec{OA}$ ,  $A_1$  是  $A$  在直线  $L$  上的垂足,  $A_2$  是  $A$  在平面  $\Sigma$  上的垂足. 则  $\alpha = \vec{OA_1} + \vec{OA_2} = \alpha_1 + \alpha_2$ , 且

$$\alpha_1 = \frac{|\alpha|}{|e|} \cos \langle \alpha, e \rangle e, \quad |\alpha_2| = |\alpha| \sin \langle e, \alpha \rangle.$$

其中  $\alpha_1$  的方向由  $e$  给定,  $\alpha_2$  的方向垂直于  $e$  但由  $\alpha$  的方向确定.

例 2.2.1.  $\alpha_1, \alpha_2$  由  $\alpha$  唯一确定, 分别称为  $\alpha$  在  $L$  上的投影和在  $\Sigma$  上的投影. 记为:  $\alpha_1 = P_e(\alpha), \alpha_2 = P_\Sigma(\alpha)$ .

证明: 如令  $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2 = \alpha_1' + \alpha_2'$ , 其中  $\alpha_1'$  平行  $e, \alpha_2'$  垂直于  $e$ . 则  $\alpha_1 - \alpha_1' = \alpha_2' - \alpha_2$  即平行于  $e$ , 又垂直于  $e$ . 所以必为零.  $\square$

引理 2.2.1: 上述投影映射  $P_e: V \rightarrow V$  和  $P_{\Sigma}: V \rightarrow V$  满足条件:

$$(1) P_e(\lambda\alpha) = \lambda P_e(\alpha), P_e(\alpha+\beta) = P_e(\alpha) + P_e(\beta), \forall \lambda \in \mathbb{R}, \alpha, \beta \in V.$$

$$(2) P_{\Sigma}(\lambda\alpha) = \lambda P_{\Sigma}(\alpha), P_{\Sigma}(\alpha+\beta) = P_{\Sigma}(\alpha) + P_{\Sigma}(\beta), \forall \lambda \in \mathbb{R}, \alpha, \beta \in V.$$

证明: 在  $\Sigma$  上固定两个不共线的向量  $e_1, e_2$ , 则  $e_1, e_2, e$  不共面.

由推论 2.1.1, 对任意  $\alpha \in V$ , 存在唯一由  $\alpha$  确定的数  $l_1(\alpha), l_2(\alpha), l_3(\alpha)$  使得  $\alpha = l_1(\alpha)e_1 + l_2(\alpha)e_2 + l_3(\alpha)e$ . 由分解唯一性得

$$P_e(\alpha) = l_3(\alpha)e, P_{\Sigma}(\alpha) = l_1(\alpha)e_1 + l_2(\alpha)e_2.$$

由推论 2.1.1 中的函数  $l_i: V \rightarrow \mathbb{R}$  满足:  ~~$l_i(\lambda\alpha) = \lambda l_i(\alpha)$~~ ;  ~~$l_i(\alpha+\beta) = l_i(\alpha) + l_i(\beta)$~~

$$l_i(\lambda\alpha) = \lambda l_i(\alpha), l_i(\alpha+\beta) = l_i(\alpha) + l_i(\beta), \forall \lambda \in \mathbb{R}, \alpha, \beta \in V.$$

所以  $P_e, P_{\Sigma}$  满足引理中的条件.  $\square$

定义 2.2.1: 映射  $f: V \rightarrow V$  称为线性映射, 如果

$$f(\lambda\alpha) = \lambda f(\alpha), f(\alpha+\beta) = f(\alpha) + f(\beta), \forall \lambda \in \mathbb{R}, \alpha, \beta \in V.$$

特别, 映射  $l: V \rightarrow \mathbb{R}$  称为线性函数. 如果

$$l(\lambda\alpha) = \lambda l(\alpha), l(\alpha+\beta) = l(\alpha) + l(\beta), \forall \lambda \in \mathbb{R}, \alpha, \beta \in V.$$

$\square$

例 2.2.2:  $P_e: V \rightarrow V, P_{\Sigma}: V \rightarrow V$  是线性映射, 且  $P_e(V)$

中的向量共线 (即平行于同一条直线),  $P_{\Sigma}(V)$  中的向量共面

(即平行于同一个平面). 固定任意三个不共面向量  $e_1, e_2, e_3$ , 令

$$\alpha = l_1(\alpha)e_1 + l_2(\alpha)e_2 + l_3(\alpha)e_3, \forall \alpha \in V.$$

则  $l_i: V \rightarrow \mathbb{R}$  ( $1 \leq i \leq 3$ ) 都是线性函数.

证明: 仅证  $l_i(\alpha+\beta) = l_i(\alpha) + l_i(\beta)$ . 由定义,  $\alpha = l_1(\alpha)e_1 + l_2(\alpha)e_2 + l_3(\alpha)e_3$ , 且

$$\beta = l_1(\beta)e_1 + l_2(\beta)e_2 + l_3(\beta)e_3, \alpha+\beta = l_1(\alpha+\beta)e_1 + l_2(\alpha+\beta)e_2 + l_3(\alpha+\beta)e_3. \text{ 但}$$

$$\alpha+\beta = (l_1(\alpha)+l_1(\beta))e_1 + (l_2(\alpha)+l_2(\beta))e_2 + (l_3(\alpha)+l_3(\beta))e_3, \text{ 由于 } e_1, e_2, e_3 \text{ 线性无关,}$$

$$\text{得 } l_1(\alpha+\beta) = l_1(\alpha) + l_1(\beta), l_2(\alpha+\beta) = l_2(\alpha) + l_2(\beta), l_3(\alpha+\beta) = l_3(\alpha) + l_3(\beta). \quad \square$$



定义 2.2.2: 设  $V$  是向量空间, 函数

$$f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}, (\alpha, \beta) \mapsto f(\alpha, \beta)$$

称为 双线性函数. 如果,  $\forall \alpha, \beta, \mu \in V, \lambda \in \mathbb{R}$ , 有

$$(1) f(\alpha + \beta, \mu) = f(\alpha, \mu) + f(\beta, \mu), f(\lambda \alpha, \beta) = \lambda f(\alpha, \beta)$$

$$(2) f(\alpha, \beta + \mu) = f(\alpha, \beta) + f(\alpha, \mu), f(\alpha, \lambda \beta) = \lambda f(\alpha, \beta).$$

如果 双线性函数  $f$  还满足:  $f(\alpha, \beta) = f(\beta, \alpha)$ .

则称  $f$  是 对称双线性函数.

□

物理中, 如果一个力  $\alpha$  使物体  $\theta$  产生的位移是  $\beta$ . 则

$$W := |\alpha| |\beta| \cos \theta$$

是力  $\alpha$  作的功, 其中  $\theta$  是  $\alpha$  和  $\beta$  的夹角. ~~力  $\alpha$  作的功~~

定义 2.2.3: 对任意两个向量  $\alpha, \beta \in V$ , 实数

$$\alpha \cdot \beta := |\alpha| |\beta| \cos \langle \alpha, \beta \rangle$$

称为  $\alpha, \beta$  的 内积, 其中  $\langle \alpha, \beta \rangle$  表示向量  $\alpha$  与  $\beta$  之间的夹角 (当  $\alpha, \beta$  中有一个零向量时, 直接定义  $\alpha \cdot \beta = 0$ ).

□

定理 2.2.1: 内积  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}, f(\alpha, \beta) = \alpha \cdot \beta$

是一个 对称, 双线性函数, 且  $f(\alpha, \alpha) = \alpha \cdot \alpha \geq 0$ , 等号成立的充要条件是  $\alpha = 0$ .

证明: 只需证明  $f$  是双线性的. 其它结论由定义显而易见.

由于  $f$  是对称的, 故只需证明: 对任意固定的  $\beta \in V$ , 函数

$f(\cdot, \beta): V \rightarrow \mathbb{R}, \alpha \mapsto f(\alpha, \beta)$  是线性函数.

如果  $\beta=0$ , 函数  $f(\cdot, \beta): V \rightarrow \mathbb{R}$  是零函数, 显然是线性函数.

如果  $\beta \neq 0$ , 设  $L$  是由  $\beta$  确定的直线 (见例 2.2.1), 则任意非零向量  $\alpha$  在  $L$  上的投影  $\alpha_1 = |\alpha| \cos \langle \alpha, \beta \rangle \cdot \frac{\beta}{|\beta|}$ , 即

$$P_{\beta}(\alpha) = \frac{|\alpha| \cos \langle \alpha, \beta \rangle}{|\beta|} \cdot \beta = \frac{f(\alpha, \beta)}{|\beta|} \cdot \beta.$$

由于  $P_{\beta}: V \rightarrow V$  是线性映射, 所以

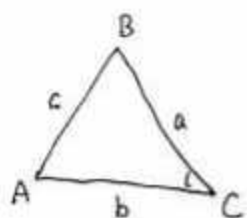
$$P_{\beta}(\alpha + \mu) = \frac{f(\alpha + \mu, \beta)}{|\beta|} \cdot \beta = P_{\beta}(\alpha) + P_{\beta}(\mu) = \left( \frac{f(\alpha, \beta)}{|\beta|} + \frac{f(\mu, \beta)}{|\beta|} \right) \beta.$$

从而  $f(\alpha + \mu, \beta) = f(\alpha, \beta) + f(\mu, \beta)$ . 同理  $f(\lambda \alpha, \beta) = \lambda f(\alpha, \beta)$ .  $\square$

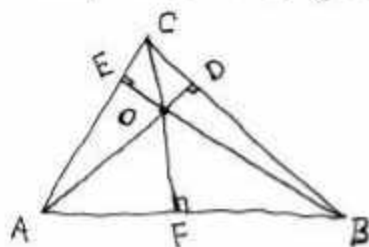
注记: 由定义可知,  $|\alpha| = \sqrt{\alpha \cdot \alpha}$ ,  $\cos \langle \alpha, \beta \rangle = \frac{\alpha \cdot \beta}{|\alpha| \cdot |\beta|}$ .

所以内积可用计算长度, 角度等. 所以上述的双线性性质对它的应用尤其重要.

例 2.2.3 (余弦定理). 设三角形  $\triangle ABC$  的三边长分别为  $a, b, c$  (见图 2.2)



(图 2.2)



(图 2.3)

$$\text{则 } c^2 = a^2 + b^2 - 2ab \cos \angle C.$$

证明: 由  $\vec{AB} = \vec{AC} + \vec{CB}$  (用  $|\vec{AB}|^2$  表示  $\vec{AB}$  的内积  $\vec{AB} \cdot \vec{AB}$ )

$$\begin{aligned} c^2 &= \vec{AB} \cdot \vec{AB} = (\vec{AC} + \vec{CB}) \cdot (\vec{AC} + \vec{CB}) \\ &= \vec{AC} \cdot \vec{AC} + 2\vec{AC} \cdot \vec{CB} + \vec{CB} \cdot \vec{CB} = b^2 + a^2 + 2ab \cos \langle \vec{AC}, \vec{CB} \rangle \\ &= a^2 + b^2 - 2ab \cos \angle C. \end{aligned}$$

例 2.2.4. 证明三角形的三条高线交于一点.  $\square$

证明: ~~设~~ 设  $AD, BE$  分别是三角形  $\triangle ABC$  的两条高线(见图 2.3)

设  $O$  是  $AD$  与  $BE$  的交点,  $F$  是过  $C, O$  直线与  $AB$  的交点, 则只需证明  $CF \perp AB$ , 即  $\vec{CO} \cdot \vec{AB} = 0$ . 证由  $\vec{CO} = \vec{CA} + \vec{AO}$ , 计算

$$\begin{aligned}\vec{CO} \cdot \vec{AB} &= \vec{CA} \cdot \vec{AB} + \vec{AO} \cdot \vec{AB} = \vec{CA} \cdot (\vec{AO} + \vec{OB}) + \vec{AO} \cdot (\vec{AC} + \vec{CB}) \\ &= \vec{CA} \cdot \vec{AO} + \vec{CA} \cdot \vec{OB} + \vec{AO} \cdot \vec{AC} + \vec{AO} \cdot \vec{CB}.\end{aligned}$$

由于  $\vec{CA} \cdot \vec{OB} = 0, \vec{AO} \cdot \vec{CB} = 0$  ( $CA \perp BE, CB \perp AD$ ), 得

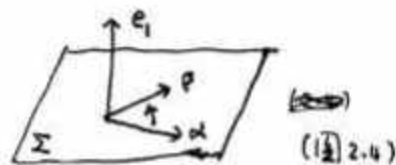
$$\vec{CO} \cdot \vec{AB} = \vec{CA} \cdot \vec{AO} + \vec{AO} \cdot \vec{AC} = \vec{CA} \cdot \vec{AO} - \vec{AO} \cdot \vec{CA} = 0.$$

或曲面  $\Sigma$

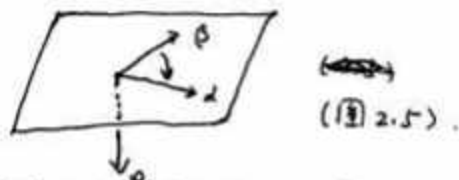
或曲面  $\square$

对于空间中的一个平面  $\Sigma$  往往需要区分平面的两个侧面, 即需要给  $\Sigma$  定向。我们知道不是所有的曲面都可以定向, 下面仅介绍平面的定向一种定向方法。

在平面  $\Sigma$  上取定两个不共线的向量  $\alpha, \beta$ . 如果规定了它们的先后顺序, 则从第一个向量到第二个向量的转角小于  $\pi$  的旋转方向伸右手四指时, 拇指的指向就确定了平面的一个方向  $e_3$ , 它与平面  $\Sigma$  垂直。如图。



(图 2.4)



(图 2.5)

通常称(图 2.4)  $(\alpha, \beta, e_3)$  成右手系。例如, 在空间取直角坐标系  $e_1, e_2, e_3$  时, 我们通常要求它的成右手系。

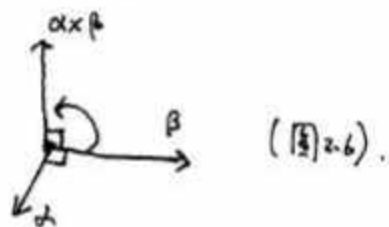
定义 2.2.4. 设  $\alpha, \beta \in V$  是两个向量, 则向量  $\alpha \times \beta \in V$

定义如下: (1) 它的模规定为  $|\alpha \times \beta| = |\alpha| |\beta| \sin \langle \alpha, \beta \rangle$ .

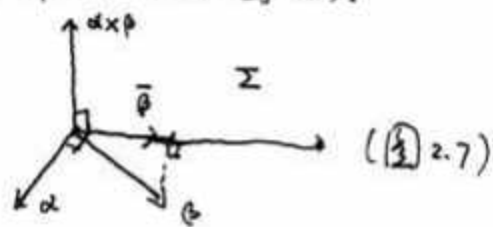
(2) 当  $|\alpha \times \beta| \neq 0$  时, 它的方向规定为: 与  $\alpha, \beta$  均垂直, 且使

$(\alpha, \beta, \alpha \times \beta)$  成右手系.  $\alpha \times \beta$  称为  $\alpha$  与  $\beta$  的外积.  $\square$

由外积  $\alpha \times \beta$  的定义可知: 当  $|\alpha|=1$ ,  $\langle \alpha, \beta \rangle = 90^\circ$  (即  $\alpha, \beta$  垂直) 时,  $\alpha \times \beta$  等于  $\beta$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$ . (如图 2.6):



(图 2.6).



(图 2.7)

如果  $\beta$  与  $\alpha$  不垂直, 令  $\bar{\beta}$  表示  $\beta$  在与  $\alpha$  垂直平面  $\Sigma$  上的投影,

则  $|\bar{\beta}| = |\beta| \cos \langle \beta, \beta \rangle = |\beta| \sin \langle \alpha, \beta \rangle = |\alpha| |\beta| \sin \langle \alpha, \beta \rangle = |\alpha \times \beta|$ .

所以  $\alpha \times \beta$  等于  $\bar{\beta}$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$ .

引理 2.2.2: 设  $\alpha, \beta \in V$ ,  $\bar{\beta}$  表示  $\beta$  在与  $\alpha$  垂直平面  $\Sigma$  上的投影, 则

- (1)  $\alpha \times \beta = -\beta \times \alpha$ ; ~~故  $\alpha \times \beta = \beta \times \alpha$~~
- (2)  $|\alpha \times \beta| = 0$  当且仅当  $\alpha$  与  $\beta$  平行. 如果  $|\alpha \times \beta| \neq 0$ , 则它是  $\alpha, \beta$  所夹平行四边形的面积;
- (3)  $\alpha \times \beta = |\alpha| \bar{\beta}$ , 且  $\alpha \times \beta$  就是  $\bar{\beta}$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  而得到 向量的  $|\alpha|$  倍.

证明: (1), (2) 是定义的直接推论. ~~故  $\alpha \times \beta = \beta \times \alpha$~~

(3). 因为  $\alpha \times \beta$  与  $\alpha \times \bar{\beta}$ , 且 " $\bar{\beta}$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  所得向量" 的方向均相同, 故只需比较它们的长度即得结论 (3):

$$|\alpha \times \bar{\beta}| = |\alpha| |\bar{\beta}| \sin \langle \alpha, \bar{\beta} \rangle = |\alpha| \cdot |\bar{\beta}| = |\alpha| \cdot |\beta| \sin \langle \alpha, \beta \rangle = |\alpha \times \beta|.$$

外积最重要的性质是它满足下述的双线性性质. □

定理 2.2.2: 向量量积定义的映射

$$f: V \times V \rightarrow V, \quad f(\alpha, \beta) := \alpha \times \beta$$

是  $V$  上的一个 反对称, 双线性 映射, 即

- (1) ~~反对称~~  $f(\alpha, \beta) = -f(\beta, \alpha), \quad \forall \alpha, \beta \in V.$
- (2)  $f(\lambda\alpha, \beta) = f(\alpha, \lambda\beta) = \lambda f(\alpha, \beta), \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}.$
- (3)  $f(\alpha, \beta_1 + \beta_2) = f(\alpha, \beta_1) + f(\alpha, \beta_2), \quad \forall \beta_1, \beta_2 \in V.$   
 $f(\alpha_1 + \alpha_2, \beta) = f(\alpha_1, \beta) + f(\alpha_2, \beta), \quad \forall \alpha_1, \alpha_2 \in V.$

证明: (1) 由定义可得, 只需证明 (2) 和 (3). 由于  $f$  的反对称性, 我们只需证明:  $\forall \lambda \in \mathbb{R}, \alpha, \beta, \beta_1, \beta_2 \in V$  有  $f(\alpha, \lambda\beta) = \lambda f(\alpha, \beta)$ , 及  $f(\alpha, \beta_1 + \beta_2) = f(\alpha, \beta_1) + f(\alpha, \beta_2)$ .

~~即证~~

(2) 为证  $f(\alpha, \lambda\beta) = \lambda f(\alpha, \beta)$ , 可设  $\alpha \neq 0$ . 则

$$f(\alpha, \lambda\beta) = \alpha \times (\lambda\beta) = \alpha \times \overline{\lambda\beta} = \alpha \times \lambda\overline{\beta}$$

是 " $\lambda\overline{\beta}$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  所得向量" 的  $|\alpha|$  倍.

而 " $\lambda\overline{\beta}$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  所得向量" 等于 " $\overline{\beta}$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  所得向量" 的  $\lambda$  倍, 即  $\lambda/|\alpha| (\alpha \times \beta) = \frac{\lambda}{|\alpha|} f(\alpha, \beta)$ .

$$\text{所以, } f(\alpha, \lambda\beta) = |\alpha| \cdot \frac{\lambda}{|\alpha|} f(\alpha, \beta) = \lambda f(\alpha, \beta).$$

(3) 为证  $f(\alpha, \beta_1 + \beta_2) = f(\alpha, \beta_1) + f(\alpha, \beta_2)$ , 可设  $\alpha \neq 0$ .

$$\text{则 } f(\alpha, \beta_1 + \beta_2) = \alpha \times (\beta_1 + \beta_2) = \alpha \times \overline{(\beta_1 + \beta_2)} = \alpha \times (\overline{\beta_1} + \overline{\beta_2}).$$

~~即证~~

因此,  $f(\alpha, \beta_1 + \beta_2) = |\alpha| \cdot (\beta_1 + \beta_2)$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  所得向量。

但  $\beta_1 + \beta_2$  是以  $\beta_1, \beta_2$  为夹边平行四边形的对角线, 所以  $\beta_1 + \beta_2$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  所得向量 就是 " $\beta_1$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  所得向量" 与 " $\beta_2$  绕  $\alpha$  旋转  $90^\circ$  所得向量" 之和。即:

$$f(\alpha, \beta_1 + \beta_2) = \alpha \times \beta_1 + \alpha \times \beta_2 = f(\alpha, \beta_1) + f(\alpha, \beta_2)$$

□

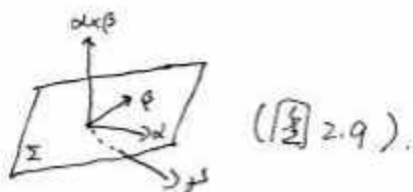
定义 2.2.5: 设  $\alpha, \beta, \mu \in V$  是任意三个向量。

则  $(\alpha \times \beta) \cdot \mu \in \mathbb{R}$  称为  $\alpha, \beta, \mu$  的混合积。记为

$$D(\alpha, \beta, \mu) = (\alpha \times \beta) \cdot \mu.$$

□

如果  $\alpha, \beta, \mu$  不共面, 则  $\Sigma$  是由  $\alpha, \beta$  确定的平面。



如果  $\alpha, \beta, \mu$  构成右手系 (即  $\mu$  与  $\alpha \times \beta$  位于同一侧) (见图 2.8), 则角  $\langle \mu, \alpha \times \beta \rangle$  是锐角, 于是

$$D(\alpha, \beta, \mu) = (\alpha \times \beta) \cdot \mu = |\alpha \times \beta| |\mu| \cos \langle \mu, \alpha \times \beta \rangle > 0.$$

如果  $\alpha, \beta, \mu$  构成左手系 (即  $\mu$  与  $\alpha \times \beta$  位于平面  $\Sigma$  不同侧), 则角  $\langle \mu, \alpha \times \beta \rangle$  是钝角, 于是

$$D(\alpha, \beta, \mu) = |\alpha \times \beta| \cdot |\mu| \cos \langle \mu, \alpha \times \beta \rangle < 0.$$

以  $\alpha, \beta, \mu$  为棱的平行六面体的体积为

$$V = |\alpha \times \beta| \cdot |\mu| |\cos \langle \mu, \alpha \times \beta \rangle|,$$

因此 ~~...~~

因此, 当  $\mu$  与  $\alpha \times \beta$  位于  $\Sigma$  同一侧时,  $D(\alpha, \beta, \mu) = V$ , 而当  $\mu$  与  $\alpha \times \beta$  位于  $\Sigma$  不同侧时,  $D(\alpha, \beta, \mu) = -V$ .

混合积的重要性除了上述的几何意义, 它还是  $V$  上的一个 反对称三重线性函数, 而这样的函数在相差一个常数的意义下是唯一的.

定义 2.2.6: 函数  $f: V \times V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  称为一个 反对称三重线性函数. 如果它满足:  $\forall \pi \in S_3$

$$(1) \varepsilon_{\pi} f(X_1, X_2, X_3) = f(X_{\pi(1)}, X_{\pi(2)}, X_{\pi(3)}), \quad \forall \pi \in S_3.$$

$$(2) f(X_1, X_2, X_3) \text{ 关于每个变量 } X_i \text{ 都是线性的.}$$

其中  $\varepsilon_{\pi}$  表示置换  $\pi$  的符号. □

注记: 条件 (1) 等价于  $f(X_2, X_1, X_3) = -f(X_1, X_2, X_3)$ ,

$$f(X_1, X_3, X_2) = -f(X_1, X_2, X_3), \quad f(X_3, X_2, X_1) = -f(X_1, X_2, X_3).$$

定理 2.2.3: 由混合积定义的函数

$$D: V \times V \times V \rightarrow \mathbb{R}, \quad D(\alpha, \beta, \mu) := (\alpha \times \beta) \cdot \mu$$

是一个 反对称三重线性函数.

证明: 由于外积, 内积关于每个变量都是线性的, 所以

$D(\alpha, \beta, \mu)$  关于每个变量都是线性的. 因此, 只需证明

$D(\alpha, \beta, \mu)$  是反对称的. 即:

$$(i) D(\beta, \alpha, \mu) = -D(\alpha, \beta, \mu), \quad (ii) D(\mu, \beta, \alpha) = -D(\alpha, \beta, \mu) \quad (iii) D(\alpha, \mu, \beta)$$

$$(ii) \text{ 由定义 } D(\beta, \alpha, \mu) = (\beta \times \alpha) \cdot \mu = -(\alpha \times \beta) \cdot \mu = -D(\alpha, \beta, \mu) \quad \square \text{ 性.} \quad = -D(\alpha, \beta, \mu).$$

$$(iii) \text{ 和 (iii) 的证明归结为证明: } (\alpha \times \beta) \cdot \mu = (\beta \times \alpha) \cdot \alpha = (\alpha \times \alpha) \cdot \beta.$$

但是  $|(x \times y) \cdot z| = |(y \times x) \cdot z| = |(x \times z) \cdot y|$  (它恒等于以  $\alpha, \beta, \mu$  为同一顶点上三条棱的平行六面体的体积), 所以只需确定它的符号相同. 如果  $\alpha, \beta, \mu$  构成右手系, 则  $\beta, \mu, \alpha$  和  $\mu, \alpha, \beta$  也构成右手系 (见图 2.8). 而当  $\alpha, \beta, \mu$  构成左手系时,  $\beta, \mu, \alpha$  和  $\mu, \alpha, \beta$  也构成左手系. 因此, 它的符号相同 (见图 2.9).

□

定理 2.2.4: 设  $f: V \times V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是一个反对称, 三重线性函数,  $e_1, e_2, e_3 \in V$  是三个不共面的向量. 设  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3 \in V$  是任意三个向量. 如果

$$\begin{aligned} \alpha_1 &= a_{11}e_1 + a_{12}e_2 + a_{13}e_3 \\ \alpha_2 &= a_{21}e_1 + a_{22}e_2 + a_{23}e_3 \\ \alpha_3 &= a_{31}e_1 + a_{32}e_2 + a_{33}e_3 \end{aligned} \quad (a_{ij} \in \mathbb{R})$$

$$\text{则 } f(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = \left( \sum_{\pi \in S_3} \varepsilon_{\pi} a_{1\pi(1)} a_{2\pi(2)} a_{3\pi(3)} \right) f(e_1, e_2, e_3).$$

特别地, 如果  $f(e_1, e_2, e_3) = D(e_1, e_2, e_3)$ , 则

$$f(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = D(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), \quad \forall \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3 \in V.$$

证明: 只需根据反对称, 三重线性的定义, 将  $f(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$  展开:

$$\begin{aligned} f(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) &= f(a_{11}e_1 + a_{12}e_2 + a_{13}e_3, a_{21}e_1 + a_{22}e_2 + a_{23}e_3, a_{31}e_1 + a_{32}e_2 + a_{33}e_3) \\ &= \sum_{1 \leq i_1, i_2, i_3 \leq 3} f(a_{1i_1}e_{i_1}, a_{2i_2}e_{i_2}, a_{3i_3}e_{i_3}) = \sum_{1 \leq i_1, i_2, i_3 \leq 3} a_{1i_1} a_{2i_2} a_{3i_3} f(e_{i_1}, e_{i_2}, e_{i_3}) \end{aligned}$$

上面仅用到了  $f$  是三重线性的条件. 如果  $f$  是反对称, 则当  $i_1, i_2, i_3$  中有相同的数时,  $f(e_{i_1}, e_{i_2}, e_{i_3}) = 0$ . 所以可设  $i_1, i_2, i_3$  是  $1, 2, 3$  的一个排列. 且  $f(e_{i_1}, e_{i_2}, e_{i_3}) = \varepsilon_{\pi} f(e_1, e_2, e_3)$ , ~~其中  $\pi$  是  $1, 2, 3$  的一个排列~~.



其中  $\pi(1)=i_1, \pi(2)=i_2, \pi(3)=i_3$ . 所以人

$$f(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = \left( \sum_{\pi \in S_3} \epsilon_{\pi} a_{1\pi(1)} a_{2\pi(2)} a_{3\pi(3)} \right) f(e_1, e_2, e_3).$$

□

定义 2.2.7: 开列如下面的数表

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \quad a_{ij} \in \mathbb{R}.$$

称为 3 阶实数矩阵.  $a_{ij}$  称为 第  $i$  行, 第  $j$  列 位置的元素. 通常将  $A$  简记为  $A = (a_{ij})_{3 \times 3}$ . 两个矩阵  $A = (a_{ij})_{3 \times 3}, B = (b_{ij})_{3 \times 3}$  相等当且仅当  $a_{ij} = b_{ij} (1 \leq i \leq 3, 1 \leq j \leq 3)$ . 其中

$$A_{(i)} = (a_{i1}, a_{i2}, a_{i3}), \quad A^{(j)} = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ a_{3j} \end{pmatrix} = [a_{1j}, a_{2j}, a_{3j}]$$

分别称为  $A$  的 第  $i$  行 (或第  $i$  行向量),  $A$  的 第  $j$  列 (或第  $j$  列向量). 而定理中的实数

$$|A| := \sum_{\pi \in S_3} \epsilon_{\pi} a_{1\pi(1)} a_{2\pi(2)} a_{3\pi(3)} \quad (\text{也用符号 } \det(A) \text{ 表示})$$

则称为  $A$  的 行列式.

□

如果  $e_1, e_2, e_3$  是单位向量, 且两两垂直. 则  $|D(e_1, e_2, e_3)| = 1$

推论 2.2.1: 在定理 2.2.4 中设  $e_1, e_2, e_3$  是两两垂直的单位向量. 如果定理中的  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  构成右手系. 则  $|A|$  等于以  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  为三条共顶点棱的 平行六面体的体积.

特别地,  $|A| = 0 \Leftrightarrow \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  共面.

□

例 2.2.5: 转置矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}, \quad {}^t A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & a_{31} \\ a_{12} & a_{22} & a_{32} \\ a_{13} & a_{23} & a_{33} \end{pmatrix}$$

其中  ${}^t A$  是  $A$  的转置矩阵。知  $|{}^t A| = |A|$ 。

证明: 令  ${}^t A = (b_{ij})_{3 \times 3}$ , 知  $b_{ij} = a_{ji}$ . 计算

$$|{}^t A| = \sum_{\pi \in S_3} \epsilon_{\pi} b_{1\pi(1)} b_{2\pi(2)} b_{3\pi(3)} = \sum_{\pi \in S_3} \epsilon_{\pi} a_{\pi(1)1} a_{\pi(2)2} a_{\pi(3)3}$$

$$= \sum_{\pi \in S_3} \epsilon_{\pi} a_{1\pi^{-1}(1)} a_{2\pi^{-1}(2)} a_{3\pi^{-1}(3)}$$

$$= \sum_{\pi \in S_3} \epsilon_{\pi^{-1}} a_{1\pi^{-1}(1)} a_{2\pi^{-1}(2)} a_{3\pi^{-1}(3)} = \sum_{\pi \in S_3} \epsilon_{\pi} a_{1\pi(1)} a_{2\pi(2)} a_{3\pi(3)}$$

$$= |A|.$$

□

例 2.2.6: 固定一组线性无关的向量  $e_1, e_2, e_3 \in V$ .

知存在三个线性函数  $l_i: V \rightarrow \mathbb{R}$  ( $1 \leq i \leq 3$ ) (由  $e_1, e_2, e_3$  唯一确定) 使得:  $\forall \alpha \in V$ , 有

$$\alpha = l_1(\alpha)e_1 + l_2(\alpha)e_2 + l_3(\alpha)e_3.$$

当选取  $e_1, e_2, e_3$  是一组两两垂直的单位向量时 (即:  $e_i \cdot e_j = 0$ ,  $|e_i| = 1$ ).

则  $l_1, l_2, l_3$  有如下的明确表达式:

$$l_i(\alpha) = e_i \cdot \alpha, \quad \forall \alpha \in V.$$

□

2.1. 利用内积的对称双线性性质证明:  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 有

$$\alpha \cdot \beta = \frac{1}{2} (|\alpha - \beta|^2 - |\alpha|^2 - |\beta|^2)$$

2.2. 设四面体 ABCD 的棱  $|AB| = |AC| = 2$ ,  $|AD| = 1$ ,  $\angle BAC = \angle BAD = \frac{\pi}{3}$ ,  $\angle CAD = \frac{\pi}{6}$ , 记 BC 的中点为 P, 三角形 ABC 的重心为 Q, 求:

$$|\vec{AP}|, |\vec{AQ}| \text{ 和 } \vec{AP} \cdot \vec{AQ}.$$

2.3. 设  $\alpha, \beta, \gamma$  不共面,  $\delta$  是任意向量. 证明:

$$\delta = 0 \iff \delta \cdot \alpha = \delta \cdot \beta = \delta \cdot \gamma = 0.$$

2.4. 证明: 三角形三条中线长度的平方和等于三边长度平方和的  $\frac{3}{4}$ .

2.5. 对空间中任意四点 A, B, C, D. 证明:

$$(1) \vec{AB} \cdot \vec{CD} + \vec{BC} \cdot \vec{AD} + \vec{CA} \cdot \vec{BD} = 0.$$

$$(2) \vec{AB}^2 + \vec{CD}^2 = \vec{AC}^2 + \vec{BD}^2 \iff \vec{AD} \cdot \vec{BC} = 0.$$

并利用上述结论证明: 如果一个四面体有两对对棱互相垂直, 则第三对对棱也互相垂直, 并且三对对棱长度的平方和相等.

2.6. 设  $A_1, A_2, \dots, A_n$  是正 n 边形的顶点, 证明:

$$\vec{A_1 A_2} + \vec{A_2 A_3} + \dots + \vec{A_n A_1} = 0.$$

并由此推得:

$$1 + \cos \frac{2\pi}{n} + \cos \frac{4\pi}{n} + \dots + \cos \frac{(2n-2)\pi}{n} = 0$$

$$\sin \frac{2\pi}{n} + \sin \frac{4\pi}{n} + \dots + \sin \frac{(2n-2)\pi}{n} = 0$$

2.7. 证明: 如果  $\alpha, \beta$  与  $\mu$  垂直,  $\alpha / (\alpha \times \beta) \times \mu = 0$ .

2.8. 如果  $\beta$  垂直于  $\mu$ , 而  $\alpha$  平行于  $\mu$ . 证明:  $(\alpha \times \beta) \times \mu = (\alpha \cdot \mu) \beta$

2.9. 对任意三个向量  $\alpha, \beta, \mu \in V$ , 证明:

$$(\alpha \times \beta) \times \mu = (\alpha \cdot \mu) \beta - (\beta \cdot \mu) \alpha.$$

2.10. 证明:  $(\alpha - \beta) \times (\alpha + \beta) = 2(\alpha \times \beta)$ . 并说明<sup>明</sup>该~~等~~等式的几何意义.

2.11. 证明: 三角形的重心与三个顶点的连线分原三角形成三个等面积的三角形.

2.12. 证明: 向量  $\alpha, \beta, \mu$  共面的充要条件是

$$\begin{vmatrix} \alpha \cdot \alpha & \alpha \cdot \beta & \alpha \cdot \mu \\ \beta \cdot \alpha & \beta \cdot \beta & \beta \cdot \mu \\ \mu \cdot \alpha & \mu \cdot \beta & \mu \cdot \mu \end{vmatrix} = 0.$$

2.13. ~~证明~~ 证明拉格朗日 (Lagrange) 恒等式: <sup>任取向量</sup>  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ ,

$$\begin{aligned} \text{有} \quad (\alpha_1 \times \alpha_2) \cdot (\alpha_3 \times \alpha_4) &= \frac{(\alpha_1 \cdot \alpha_3)(\alpha_2 \cdot \alpha_4) - (\alpha_2 \cdot \alpha_3)(\alpha_1 \cdot \alpha_4)}{=} \\ &:= \begin{vmatrix} \alpha_1 \cdot \alpha_3 & \alpha_1 \cdot \alpha_4 \\ \alpha_2 \cdot \alpha_3 & \alpha_2 \cdot \alpha_4 \end{vmatrix} \quad \left( = \text{行列式} \right) \\ &\quad \left( \text{的几何意义} \right) \end{aligned}$$

2.14. 利用拉格朗日恒等式证明:

直角三棱锥 (即: 侧棱相互垂直) 斜面面积 的平方等于其它三个 直角面面积 的平方和. (= 推广勾股定理). 如图:



其中  $\angle AOB = \angle AOC = \angle BOC = 90^\circ$ ,  $\triangle ABC$  是它的斜面.

## §2.3. 基与坐标.

如果固定一组不全为零的向量  $e_1, e_2, e_3 \in V$ , 则  $V$  中每一个向量可唯一地表示成  $e_1, e_2, e_3$  的线性组合. 我们称  $e_1, e_2, e_3$  是  $V$  的一组基. 由前面的讨论可知,  $e_1, e_2, e_3$  确定了三个线性函数:  $l_i: V \rightarrow \mathbb{R}$ . ( $i=1, 2, 3$ ) 使得

$$\alpha = l_1(\alpha)e_1 + l_2(\alpha)e_2 + l_3(\alpha)e_3, \quad \forall \alpha \in V.$$

为了更好地体现  $l_1, l_2, l_3$  由  $e_1, e_2, e_3$  确定, 以后我们将用符号  $e_1^*, e_2^*, e_3^*$  表示线性函数  $l_1, l_2, l_3$ . 即

$$\alpha = e_1^*(\alpha)e_1 + e_2^*(\alpha)e_2 + e_3^*(\alpha)e_3, \quad \forall \alpha \in V.$$

定义 2.3.1: 数组  $(e_1^*(\alpha), e_2^*(\alpha), e_3^*(\alpha)) \in \mathbb{R}^3$  称为  $\alpha$  在基

$e_1, e_2, e_3$  下的 坐标向量, 根据需要, 有时也将坐标向量写成 列向量 的形式:

$$[e_1^*(\alpha), e_2^*(\alpha), e_3^*(\alpha)] = \begin{pmatrix} e_1^*(\alpha) \\ e_2^*(\alpha) \\ e_3^*(\alpha) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3.$$

□

由于  $e_i^*: V \rightarrow \mathbb{R}$  是线性函数, 所以对任意  $\lambda \in \mathbb{R}, \alpha, \beta \in V$ ,  $\lambda\alpha, \alpha+\beta$  的坐标向量分别是:

$$(\lambda e_1^*(\alpha), \lambda e_2^*(\alpha), \lambda e_3^*(\alpha)), \quad (e_1^*(\alpha)+e_1^*(\beta), e_2^*(\alpha)+e_2^*(\beta), e_3^*(\alpha)+e_3^*(\beta)).$$

定义 2.3.2: 在  $\mathbb{R}^3$  中定义:  $\forall \lambda \in \mathbb{R}, x = (x_1, x_2, x_3), y = (y_1, y_2, y_3) \in \mathbb{R}^3$ . 令

$$\lambda x = (\lambda x_1, \lambda x_2, \lambda x_3), \quad x+y = (x_1+y_1, x_2+y_2, x_3+y_3).$$

我们称带有上述运算的  $\mathbb{R}^3$  为 坐标空间.

□

命题 2.3.1: 映射  $e: V \rightarrow \mathbb{R}^3, \alpha \mapsto (e_1^*(\alpha), e_2^*(\alpha), e_3^*(\alpha))$

是一个双射, 且保持运算:  $e(\lambda\alpha) = \lambda e(\alpha), e(\alpha+\beta) = e(\alpha) + e(\beta)$

□

通过选定  $V$  的一组基  $e_1, e_2, e_3$ , 不仅  $V$  中向量有坐标, 甚至  $V$  上的 线性函数, 双线性函数, 线性映射 等都可以有“坐标”, 而且它们的运算 (比如, 函数的加法, 映射的合成) 都可以通过“坐标的运算”来表达。

例 2.3.1: 设  $l: V \rightarrow \mathbb{R}$  是一个线性函数,  $e_1, e_2, e_3$  是  $V$  的一组基。

则  $l$  由它在  $e_1, e_2, e_3$  的取值  $a_1 = l(e_1), a_2 = l(e_2), a_3 = l(e_3)$  唯一

确定:  $\forall x = x_1 e_1 + x_2 e_2 + x_3 e_3 \in V$ , 有

$$l(x) = a_1 x_1 + a_2 x_2 + a_3 x_3.$$

所以,  $(a_1, a_2, a_3)$  可以看成  $l$  在基  $e_1, e_2, e_3$  下的坐标。□

例 2.3.2: 设  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是一个 双线性函数,  $e_1, e_2, e_3$  是  $V$  的一组基, 则函数  $f$  由它在  $e_1, e_2, e_3$  的取值矩阵

$$B(f) := \begin{pmatrix} f(e_1, e_1) & f(e_1, e_2) & f(e_1, e_3) \\ f(e_2, e_1) & f(e_2, e_2) & f(e_2, e_3) \\ f(e_3, e_1) & f(e_3, e_2) & f(e_3, e_3) \end{pmatrix}$$

唯一确定:  $\forall x = x_1 e_1 + x_2 e_2 + x_3 e_3 \in V, y = y_1 e_1 + y_2 e_2 + y_3 e_3 \in V$ , 有

$$f(x, y) = f(e_1, e_1) x_1 y_1 + f(e_2, e_2) x_2 y_2 + f(e_3, e_3) x_3 y_3 + \sum_{i \neq j} f(e_i, e_j) x_i y_j.$$

所以, 矩阵  $B(f)$  可以看成  $f$  在基  $e_1, e_2, e_3$  下的坐标。□

例 2.3.3: 设  $A: V \rightarrow V$  是一个 线性映射,  $e_1, e_2, e_3$  是  $V$  的一组基, 则  $A$  由  $e_1, e_2, e_3$  在它之下的像  $Ae_1, Ae_2, Ae_3 \in V$

唯一确定:  $\forall x = x_1 e_1 + x_2 e_2 + x_3 e_3 \in V, Ax = x_1 Ae_1 + x_2 Ae_2 + x_3 Ae_3$ .

而  $Ae_j = e_1^*(Ae_j) e_1 + e_2^*(Ae_j) e_2 + e_3^*(Ae_j) e_3$  ( $j=1, 2, 3$ ) 由它的 坐标向量  $(e_1^*(Ae_j), e_2^*(Ae_j), e_3^*(Ae_j))$  唯一确定。所以, 矩阵

$$e(A) := \begin{pmatrix} e_1^*(Ae_1) & e_1^*(Ae_2) & e_1^*(Ae_3) \\ e_2^*(Ae_1) & e_2^*(Ae_2) & e_2^*(Ae_3) \\ e_3^*(Ae_1) & e_3^*(Ae_2) & e_3^*(Ae_3) \end{pmatrix}$$

可以看成线性映射  $A: V \rightarrow V$  在基  $e := (e_1, e_2, e_3)$  下的坐标。记法: (22)

$$(Ae_1, Ae_2, Ae_3) = (e_1, e_2, e_3) A = (e_1, e_2, e_3) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$

其中  $a_{ij} = e_i^*(Ae_j)$ 。

□.

设  $A(V)$  表示我们现实中的三维空间。如果选取  $A(V)$  中的一个点  $O$ ，则  $A(V)$  中的点与  $V$  中的向量有如下 ~~一一对应~~ 1-1 对应:

$$A(V) \xrightarrow{\Phi} V, \quad P \mapsto \vec{OP}.$$

如果进一步固定  $V$  中的一组基  $e_1, e_2, e_3$ 。则  $\forall P \in A(V)$ ，存在唯一的实数  ~~$x_1(P), x_2(P), x_3(P)$~~   $x_i(P) = e_i^*(\vec{OP})$  使得  $\vec{OP} = x_1(P)e_1 + x_2(P)e_2 + x_3(P)e_3$ 。

定义 2.3.3:  $(O, e_1, e_2, e_3)$  称为  $A(V)$  的一个 <sup>以  $O$  为原点的</sup> 仿射坐标系，上述的坐标向量  $(x_1(P), x_2(P), x_3(P))$  称为点  $P$  在坐标系  $(O, e_1, e_2, e_3)$  下的坐标。空间  $A(V)$  称为与  $V$  相伴的点空间。如果  $e_1, e_2, e_3$  是互相垂直的单位向量，则  $(O, e_1, e_2, e_3)$  称为一个 直角坐标系， $P$  在它下的坐标称为  $P$  的直角坐标。

□.

选定了一个坐标系  $(O, e_1, e_2, e_3)$  之后，就在点空间  $A(V)$ ，向量空间  $V$  和坐标空间  $\mathbb{R}^3$  之间建立了如下双射:

$$A(V) \xrightarrow{\Phi} V \xrightarrow{e} \mathbb{R}^3.$$

$$\Phi(P) := \vec{OP}, \quad e(\vec{OP}) = (e_1^*(\vec{OP}), e_2^*(\vec{OP}), e_3^*(\vec{OP})) = (x_1(P), x_2(P), x_3(P)).$$

设  $H \subset A(V)$  是一个 几何图形 的点集，它在  $V$  和  $\mathbb{R}^3$  的像分别为:

$$V(H) := \{ \vec{OP} \mid P \in H \} \subset V.$$

$$C(H) := \{ (x_1(P), x_2(P), x_3(P)) \in \mathbb{R}^3 \mid P \in H \} \subset \mathbb{R}^3.$$

我们讨论如下问题是: (1) 刻划子集  $V(H)$  和  $C(H)$  的等价条件?

(2) ~~如何~~ 如何利用  $V(H)$ ,  $C(H)$  满足的代数条件研究  $H \subset A(V)$  的几何?

在讨论上述问题时, 我们通常选取 直角坐标系  $(0, e_1, e_2, e_3)$ . 这样选取的唯一理由是可以简化问题的表述和计算. 例如, 此时  $V$  中的内积, 可以用 向量坐标 表示成:

$$\alpha \cdot \beta = e_1^*(\alpha) e_1^*(\beta) + e_2^*(\alpha) e_2^*(\beta) + e_3^*(\alpha) e_3^*(\beta).$$

而  $A(V)$  中任意两点 ~~的~~  $P, Q$  的距离公式为:

$$S(P, Q) = |\vec{PQ}| = |\vec{OQ} - \vec{OP}| = \sqrt{(y_1 - x_1)^2 + (y_2 - x_2)^2 + (y_3 - x_3)^2}$$

其中  $x_i = e_i^*(\vec{OP})$ ,  $y_i = e_i^*(\vec{OQ})$  ( $i=1, 2, 3$ ) 是  $P, Q$  的坐标.

例 2.3.4: 设  $e_1, e_2, e_3$  是 互相垂直 的单位向量, 并 形成右系.

(即:  $e_3 = e_1 \times e_2$ ). 则,  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 有

$$\alpha \times \beta = \begin{vmatrix} e_1^*(\alpha) & e_2^*(\alpha) \\ e_1^*(\beta) & e_2^*(\beta) \end{vmatrix} e_3 + \begin{vmatrix} e_2^*(\alpha) & e_3^*(\alpha) \\ e_2^*(\beta) & e_3^*(\beta) \end{vmatrix} e_1 + \begin{vmatrix} e_3^*(\alpha) & e_1^*(\alpha) \\ e_3^*(\beta) & e_1^*(\beta) \end{vmatrix} e_2$$

其中 ~~的~~ 符号  $\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix}$  称为 二阶行列式, 定义为

$$\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} := ad - cb.$$

证明: 由 行列式的反对称, 双线性 性质可得.

$$\begin{aligned} \alpha \times \beta &= (e_1^*(\alpha) e_1 + e_2^*(\alpha) e_2 + e_3^*(\alpha) e_3) \times (e_1^*(\beta) e_1 + e_2^*(\beta) e_2 + e_3^*(\beta) e_3) \\ &= e_1^*(\alpha) e_1^*(\beta) e_2 \times e_1 + e_2^*(\alpha) e_1^*(\beta) e_3 \times e_1 + e_3^*(\alpha) e_1^*(\beta) e_1 \times e_2 + e_1^*(\alpha) e_2^*(\beta) e_3 \times e_2 \\ &\quad + e_2^*(\alpha) e_3^*(\beta) e_1 \times e_3 + e_3^*(\alpha) e_3^*(\beta) e_2 \times e_3 \\ &= (e_2^*(\alpha) e_3^*(\beta) - e_3^*(\alpha) e_2^*(\beta)) e_2 \times e_3 + (e_3^*(\alpha) e_1^*(\beta) - e_1^*(\alpha) e_3^*(\beta)) e_3 \times e_1 + (e_1^*(\alpha) e_2^*(\beta) - e_2^*(\alpha) e_1^*(\beta)) e_1 \times e_2 \\ &= \begin{vmatrix} e_2^*(\alpha) & e_3^*(\alpha) \\ e_2^*(\beta) & e_3^*(\beta) \end{vmatrix} e_2 \times e_3 + \begin{vmatrix} e_3^*(\alpha) & e_1^*(\alpha) \\ e_3^*(\beta) & e_1^*(\beta) \end{vmatrix} e_3 \times e_1 + \begin{vmatrix} e_1^*(\alpha) & e_2^*(\alpha) \\ e_1^*(\beta) & e_2^*(\beta) \end{vmatrix} e_1 \times e_2. \end{aligned}$$



又  $e_2 \times e_3 = e_1, e_3 \times e_1 = e_2, e_1 \times e_2 = e_3$  (因为  $e_1, e_2, e_3$  构成右手系, 且是相互垂直的单位向量), 可得向量  $\alpha \times \beta$  的坐标为:

$$\left( \begin{array}{c} |e_1^*(\alpha) \ e_3^*(\alpha)| \\ |e_1^*(\beta) \ e_3^*(\beta)| \end{array} , \begin{array}{c} |e_3^*(\alpha) \ e_1^*(\alpha)| \\ |e_3^*(\beta) \ e_1^*(\beta)| \end{array} , \begin{array}{c} |e_1^*(\alpha) \ e_2^*(\alpha)| \\ |e_1^*(\beta) \ e_2^*(\beta)| \end{array} \right).$$

□

例 2.3.5: 设  $e_1, e_2, e_3$  是相互垂直的单位向量, 且构成右手系

(即:  $e_3 = e_1 \times e_2$ , 或等价地说,  $(e_1 \times e_2) \cdot e_3 = D(e_1, e_2, e_3) = 1$ ). 求

$$\begin{pmatrix} e_1^*(\alpha) & e_2^*(\alpha) & e_3^*(\alpha) \\ e_1^*(\beta) & e_2^*(\beta) & e_3^*(\beta) \\ e_1^*(\mu) & e_2^*(\mu) & e_3^*(\mu) \end{pmatrix} = D(\alpha, \beta, \mu) = (\alpha \times \beta) \cdot \mu = \begin{pmatrix} e_1^*(\alpha) & e_3^*(\alpha) \\ e_2^*(\beta) & e_3^*(\beta) \end{pmatrix} e_1^*(\mu) + \begin{pmatrix} e_2^*(\alpha) & e_1^*(\alpha) \\ e_3^*(\beta) & e_1^*(\beta) \end{pmatrix} e_2^*(\mu) + \begin{pmatrix} e_1^*(\alpha) & e_2^*(\alpha) \\ e_1^*(\beta) & e_2^*(\beta) \end{pmatrix} e_3^*(\mu).$$

例 2.3.6: 设点  $A_1, A_2, A_3$  在直角坐标系  $(O, e_1, e_2, e_3)$  的坐标分别为

$(x_1, x_2, x_3), (y_1, y_2, y_3), (z_1, z_2, z_3)$ . 求以  $A_1, A_2, A_3$  为顶点的

的三角形  $\Delta A_1 A_2 A_3$  的面积公式为:

$$S = \frac{1}{2} \sqrt{\begin{vmatrix} y_2 - x_2 & y_3 - x_3 \\ z_2 - x_2 & z_3 - x_3 \end{vmatrix}^2 + \begin{vmatrix} y_3 - x_3 & y_1 - x_1 \\ z_3 - x_3 & z_1 - x_1 \end{vmatrix}^2 + \begin{vmatrix} y_1 - x_1 & y_2 - x_2 \\ z_1 - x_1 & z_2 - x_2 \end{vmatrix}^2}$$

证明:  $|\vec{A_1 A_2} \times \vec{A_1 A_3}|$  是以  $A_1 A_2, A_1 A_3$  为邻边平行四边形的面积.

所以  $S = \frac{1}{2} |\vec{A_1 A_2} \times \vec{A_1 A_3}|$ . 而由坐标知:

$$\vec{A_1 A_2} = \vec{O A_2} - \vec{O A_1} = (y_1 - x_1)e_1 + (y_2 - x_2)e_2 + (y_3 - x_3)e_3$$

$$\vec{A_1 A_3} = \vec{O A_3} - \vec{O A_1} = (z_1 - x_1)e_1 + (z_2 - x_2)e_2 + (z_3 - x_3)e_3$$

利用例 2.3.4 中关于  $\vec{A_1 A_2} \times \vec{A_1 A_3}$  的坐标公式, 可得  $|\vec{A_1 A_2} \times \vec{A_1 A_3}|$ .

□

例 2.3.7: 设点  $A_1, A_2, A_3, A_4$  在直角坐标架  $(O, e_1, e_2, e_3)$  下的坐标分别是  $(x_1, x_2, x_3), (y_1, y_2, y_3), (z_1, z_2, z_3), (w_1, w_2, w_3)$ . 以  $A_1, A_2, A_3, A_4$  为顶点的四面体的体积公式为:

$$V = \frac{1}{36} \begin{vmatrix} y_1 - x_1 & y_2 - x_2 & y_3 - x_3 \\ z_1 - x_1 & z_2 - x_2 & z_3 - x_3 \\ w_1 - x_1 & w_2 - x_2 & w_3 - x_3 \end{vmatrix}^2$$

证明:  $|(\vec{A_1A_2} \times \vec{A_1A_3}) \cdot \vec{A_1A_4}|$  等于以 ~~四面体~~ 线段  $A_1A_2, A_1A_3, A_1A_4$  为共顶点的棱柱构成的平行六面体的体积. 所以

$$V = \frac{1}{6} |(\vec{A_1A_2} \times \vec{A_1A_3}) \cdot \vec{A_1A_4}|.$$

由已知条件得:

$$\vec{A_1A_2} = \vec{OA_2} - \vec{OA_1} = (y_1 - x_1)e_1 + (y_2 - x_2)e_2 + (y_3 - x_3)e_3$$

$$\vec{A_1A_3} = \vec{OA_3} - \vec{OA_1} = (z_1 - x_1)e_1 + (z_2 - x_2)e_2 + (z_3 - x_3)e_3$$

$$\vec{A_1A_4} = \vec{OA_4} - \vec{OA_1} = (w_1 - x_1)e_1 + (w_2 - x_2)e_2 + (w_3 - x_3)e_3.$$

并代入例 2.3.5 中的混合积公式即得

$$(\vec{A_1A_2} \times \vec{A_1A_3}) \cdot \vec{A_1A_4} = \begin{vmatrix} y_1 - x_1 & y_2 - x_2 & y_3 - x_3 \\ z_1 - x_1 & z_2 - x_2 & z_3 - x_3 \\ w_1 - x_1 & w_2 - x_2 & w_3 - x_3 \end{vmatrix}$$

在本节最后, 我们讨论  $A(V)$  中的点在不同坐标架  $(O, e_1, e_2, e_3)$  和  $(O', e'_1, e'_2, e'_3)$  下的坐标之间的关系.

设点  $A$  在  $(O, e_1, e_2, e_3)$  下的坐标向量是  $(x_1, x_2, x_3)$ , 而在  $(O', e'_1, e'_2, e'_3)$  下的坐标向量是  $(x'_1, x'_2, x'_3)$ . 即

$$\vec{OA} = x_1 e_1 + x_2 e_2 + x_3 e_3, \quad \vec{O'A} = x'_1 e'_1 + x'_2 e'_2 + x'_3 e'_3.$$

下面的定理给出了  $(x'_1, x'_2, x'_3)$  与  $(x_1, x_2, x_3)$  的关系.

定理 2.3.1: 设  $(e'_1, e'_2, e'_3) = (e_1, e_2, e_3)A$ ,  $A = (a_{ij})_{3 \times 3}$ ,

(34)

$$\vec{OD} = b_1 e_1 + b_2 e_2 + b_3 e_3. \quad (2.1)$$

$$\begin{cases} x_1 = a_{11}x'_1 + a_{12}x'_2 + a_{13}x'_3 + b_1 \\ x_2 = a_{21}x'_1 + a_{22}x'_2 + a_{23}x'_3 + b_2 \\ x_3 = a_{31}x'_1 + a_{32}x'_2 + a_{33}x'_3 + b_3 \end{cases} \quad (\text{坐标变换公式}).$$

证明: 由  $\vec{OA} = \vec{OD} + \vec{DA}$ , 得

$$x_1 e_1 + x_2 e_2 + x_3 e_3 = b_1 e_1 + b_2 e_2 + b_3 e_3 + x'_1 e'_1 + x'_2 e'_2 + x'_3 e'_3.$$

将  $(e'_1, e'_2, e'_3) = (e_1, e_2, e_3)A$  (即  $e'_i = a_{i1}e_1 + a_{i2}e_2 + a_{i3}e_3$ ) 代入得

$$\begin{aligned} x_1 e_1 + x_2 e_2 + x_3 e_3 = & (b_1 + a_{11}x'_1 + a_{12}x'_2 + a_{13}x'_3)e_1 + (b_2 + a_{21}x'_1 + a_{22}x'_2 + a_{23}x'_3)e_2 \\ & + (b_3 + a_{31}x'_1 + a_{32}x'_2 + a_{33}x'_3)e_3. \end{aligned}$$

比较系数, 即得坐标变换公式.

□.

### 习题 2.3

3.1. 设  $e_1, e_2, e_3$  是  $V$  的一组基. 设  $A: V \rightarrow V$ ,  $B: V \rightarrow V$  是两个线性映射. 证明:  $A, B$  的合成映射

$$C = A \circ B: V \rightarrow V$$

也是线性映射. 如果  $A, B$  在基  $e_1, e_2, e_3$  下的坐标矩阵分别是  $A, B$ . 试求  $A \circ B$  在基  $e_1, e_2, e_3$  下的坐标矩阵.

3.2. 在定理 2.3.1 中, 如果  $(0, e_1, e_2, e_3), (0', e'_1, e'_2, e'_3)$  都是直角坐标系, 请问矩阵  $A = (a_{ij})_{3 \times 3}$  必须满足什么条件?

3.3. 设  $(0, e_1, e_2, e_3)$  是  $A(V)$  的一个仿射坐标系,  $A_1, A_2 \in A(V)$  是坐标分别是  $(x_1, x_2, x_3), (y_1, y_2, y_3)$  的两个点. 设  $A$  是线段  $A_1 A_2$  中的点, 使得  $A_1 A$  与  $AA_2$  的长度之比为  $\lambda_1 / \lambda_2$ . 试求  $A$  在  $(0, e_1, e_2, e_3)$  下的坐标.

3.4. 设  $M$  是点组  $A_1, A_2, \dots, A_n$  的重心,  $A_i$  的坐标为  $(x_i, y_i, z_i)$  ( $1 \leq i \leq n$ ). 试求点  $M$  的坐标.

3.5. 设点  $A, B, C$  在  $(0, e_1, e_2, e_3)$  下的坐标分别是  $(x_1, x_2, x_3)$ ,  $(y_1, y_2, y_3)$ ,  $(z_1, z_2, z_3)$ . 证明: 如果  $A, B, C$  共线, 则

$$\begin{vmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \\ y_1 & y_2 & y_3 \\ z_1 & z_2 & z_3 \end{vmatrix} = 0.$$

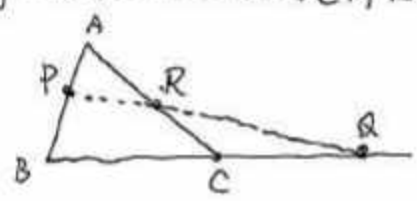
3.6. 证明定理 2.3.1 中 (1) 坐标变换矩阵  $A$  的行列式  $\neq 0$ .

3.7. 设  $e_1, e_2, e_3$  是  $V$  的一组基,  $(e'_1, e'_2, e'_3) = (e_1, e_2, e_3)A$ . 证明:  $e'_1, e'_2, e'_3$  是一组基  $\Leftrightarrow |A| \neq 0$ .

3.8. 设点  $A, B, C$  的坐标分别是  $(x_1, x_2, x_3)$ ,  $(y_1, y_2, y_3)$ ,  $(z_1, z_2, z_3)$ . 则  $A, B, C$  共线的充要条件是:

$$\begin{vmatrix} y_2 - x_2 & y_3 - x_3 \\ z_2 - x_2 & z_3 - x_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} y_3 - x_3 & y_1 - x_1 \\ z_3 - x_3 & z_1 - x_1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} y_1 - x_1 & y_2 - x_2 \\ z_1 - x_1 & z_2 - x_2 \end{vmatrix} = 0,$$

3.9. (Menelaus 定理): 设点  $P, Q, R$  分别位于三角形  $\Delta ABC$  的三条边所在的直线上 (如图). ~~如  $\vec{AP} = \lambda \vec{PB}$ ,  $\vec{BQ} = \mu \vec{QC}$ ,  $\vec{CR} = \nu \vec{RA}$ .~~



如果  $\vec{AP} = \lambda \vec{PB}$ ,  $\vec{BQ} = \mu \vec{QC}$ ,  $\vec{CR} = \nu \vec{RA}$ , 证明:

$$P, R, Q \text{ 共线 } \Leftrightarrow \lambda \mu \nu = -1.$$

(提示: 适当选取坐标系  $(0, e_1, e_2, e_3)$  使  $A, B, C$  的坐标分别是  $(0, 0, 0)$ ,  $(1, 0, 0)$ ,  $(0, 1, 0)$ , 并计算  $P, R, Q$  的坐标, 然后利用题 3.8).

### § 2.4. 平面, 直线与子空间

$A(V)$  中的平面, 直线是几何结构最简单的图形, 如果固定  $A(V)$  的一个坐标系  $(O, e_1, e_2, e_3)$ , 则在下述双射

$$A(V) \xrightarrow{\Phi} V \xrightarrow{e} \mathbb{R}^3, \quad P \mapsto \vec{OP} \mapsto (e_1(\vec{OP}), e_2(\vec{OP}), e_3(\vec{OP}))$$

下,  $A(V)$  中的 ~~平面~~  $H$  ~~和直线~~ 分别对应了  $V$  和  $\mathbb{R}^3$  中的子集:

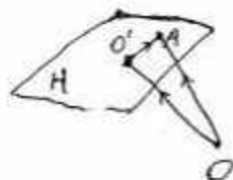
$$V(H) = \{ \vec{OA} \mid A \in H \} \subset V, \quad E(H) = \{ (e_1(\vec{OA}), e_2(\vec{OA}), e_3(\vec{OA})) \mid A \in H \} \subset \mathbb{R}^3$$

我们将证明:  $H$  是平面, 或直线的充要条件是  $V(H), E(H)$  满足某些“线性条件”。

~~图 2.4.1~~

例 2.4.1: 设  $H \subset A(V)$  是一个平面, 过  $O$  作垂直于  $H$  的直线, 且交  $H$  于  $O'$  点 (如图 2.4.1):

设  $W_H \subset V$  是所有与  $H$  平行的向量的集合 (包括零向量),  $\alpha_0 = \vec{OO'}$ .



(图 2.4.1)

则  $V(H) = \alpha_0 + W_H := \{ \alpha_0 + \beta \mid \beta \in W_H \}$ . 特别地,  $W_H$  满足条件:  $\forall \beta_1, \beta_2 \in W_H, \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ , 必有  $\lambda_1 \beta_1 + \lambda_2 \beta_2 \in W_H$ .

② 存在线性无关的向量  $\alpha_1, \alpha_2 \in W_H$  使得  $W_H$  中任一向量都可由  $\alpha_1, \alpha_2$  线性表示。

证明:  $\forall A \in H$ , 有  $\vec{OA} = \vec{OO'} + \vec{O'A} = \alpha_0 + \vec{O'A}$ , 其中  $\vec{O'A} \in W_H$ .

所以,  $V(H) \subset \alpha_0 + W_H$ . 反之,  $\forall A \in A(V)$  使得  $\vec{OA} \in \alpha_0 + W_H$ .

则必有  $A \in H$  (从而可得  $V(H) = \alpha_0 + W_H$ ). 如果  $A \notin H$ , 则  $\vec{OA}$  不平行于  $H$ , 但  $\vec{OA} = \vec{OO'} + \vec{O'A} = \alpha_0 + \vec{O'A} \in \alpha_0 + W_H$  且  $\vec{O'A} \in W_H$ , 这与  $W_H$  的定义矛盾.  $W_H$  满足条件 ①, ② 是显然的.  $\square$ .

定义 2.4.1: 设  $W \subset V$  是一个子集. 如果  $W$  满足条件:

- (1)  $\forall \beta_1, \beta_2 \in W, \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ , 有  $\lambda_1 \beta_1 + \lambda_2 \beta_2 \in W$ ; (2) 存在线性无关的  $\alpha_1, \alpha_2 \in W$

定义 2.4.1: 设  $W \subset V$  是向量空间  $V$  的一个非空子集. 如果  $W$  满足条件:  $\forall \beta_1, \beta_2 \in W, \forall \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}, \text{有 } \lambda_1\beta_1 + \lambda_2\beta_2 \in W$ . 则称  $W$  是  $V$  的一个子空间. 如果存在线性无关的向量  $\alpha_1, \alpha_2 \in W$  使得  $W$  中任意向量可由  $\alpha_1, \alpha_2$  线性表示, 则称  $W$  是  $V$  的一个 2 维子空间. 如果存在非零向量  $\alpha \in W$  使得  $W$  中任意向量可由  $\alpha$  线性表示, 则称  $W$  是  $V$  的一个 1 维子空间.  $\square$ .

例 2.4.2: 设  $L \subset A(V)$  是一条直线, 过  $O$  作垂直于  $L$  的平面交  $L$  于  $O'$  点. 设  $W_L \subset V$  是所有与  $L$  平行的向量的集合 (包括零向量),  $\alpha_0 = \overrightarrow{OO'}$ . 则

$$V(L) = \alpha_0 + W_L = \{ \alpha_0 + \beta \mid \forall \beta \in W_L \}.$$

其中  $W_L$  是 1 维子空间.  $\square$

定理 2.4.1: 设  $\mathcal{H}$  表示  $A(V)$  中所有平面的集合,  $\mathcal{L}$  表示  $A(V)$  中所有直线的集合. 令  $\Sigma_i = \{ \alpha + W \mid \alpha \in V, W \subset V \text{ 是 } i \text{ 维子空间} \}$  ( $i=1,2$ ). 则  $\mathcal{H} \rightarrow \Sigma_2$  和  $\mathcal{L} \rightarrow \Sigma_1$  是双射.

$$\mathcal{H} \rightarrow \Sigma_2, \mathcal{L} \rightarrow \Sigma_1, \mathcal{H} \rightarrow \Sigma_2, \mathcal{H} \rightarrow \Sigma_2.$$

都是双射. 特别,  $A(V)$  中过原点  $O$  的平面与  $V$  中的 2 维子空间 1-1 对应, 过  $O$  点的直线与  $V$  中的 1 维子空间 1-1 对应.

证明: 先证明它们是满射:  $\forall \alpha + W \in \Sigma_1$ , 令  $\alpha \in V, W \subset V$  是 1 维子空间. 如果  $\alpha \in W$ , 则  $\alpha + W = W$ . 由于  $W$  是 1 维子空间,  $W = \{ \lambda\beta \mid \forall \lambda \in \mathbb{R} \}$ , 存在  $A_0 \in A(V)$  使  $\overrightarrow{OA_0} = \beta$ . 令  $L$  是以  $\overrightarrow{OA_0}$  为方向的直线, 则  $W = W_L$ , 即  $W$  是直线  $L$  对应的子空间. 如果  $\alpha \notin W = \{ \lambda\beta \mid \forall \lambda \in \mathbb{R} \}$ , 令  $H_0 \subset A(V)$  是过  $O$  点垂直于  $\beta = \overrightarrow{OA_0}$  的平面,  $O' \in H_0$  使  $\overrightarrow{OO'} = \alpha_0$  是  $\alpha$  在  $H_0$  上的投影,  $\alpha_1$  是  $\alpha$  在  $\beta$  方向上的投影. 则  $\alpha + W = \alpha_0 + \alpha_1 + W = \alpha_0 + W$ . 令  $L$  是过  $O'$  点与  $H_0$  垂直的直线, 则  $\alpha + W = \alpha_0 + W_L$ .

下面证明映射。  $H \rightarrow \Sigma_2$ ,  $H \rightarrow \alpha_0 + W_H$  (其中  $\alpha_0 \perp W_H$ )

是单射:  $\forall \alpha + W \in \Sigma_2$ , 令  $A_1, A_2 \in A(V)$  使得  $\vec{OA}_1, \vec{OA}_2 \in W$   
线性无关, 且  $W = \{ \lambda_1 \vec{OA}_1 + \lambda_2 \vec{OA}_2 \mid \forall \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R} \}$ . 设  $H_0$  是由  $O, A_1, A_2$   
确定的平面, 显然  $W_{H_0} = W$ , 所以, 如果  $\alpha \in W$ , 则  $\alpha + W = W_{H_0}$ .

如果  $\alpha \notin W = W_{H_0}$ , 令  $L_0$  是  $O$  点与  $H_0$  垂直的直线, 则存在  $O' \in L_0$ .  
使  $\alpha_0 := \vec{OO'}$  是  $\alpha$  在  $L_0$  上的投影,  $\alpha_1 \in W_{H_0} = W$  是  $\alpha$  在  $H_0$  上的  
投影. ~~令~~ 令  $H \subset A(V)$  是过  $O'$  点与  $H_0$  平行的平面, 则

$$\alpha + W = \alpha_0 + \alpha_1 + W = \alpha_0 + W = \alpha_0 + W_H.$$

最后线的证明映射  $H \rightarrow \Sigma_1$ ,  $H \rightarrow \Sigma_2$  是单射: ~~令~~ 令

$L_1, L_2 \subset A(V)$  是两条直线, ~~令~~  $O_1 \in L_1, O_2 \in L_2$  使  $\alpha_1 = \vec{OO_1}$ ,  
 $\alpha_2 = \vec{OO_2}$  分别垂直于  $L_1, L_2$ . 如果  $\alpha_1 + W_{L_1} = \alpha_2 + W_{L_2}$ , 则

$$\alpha_1 - \alpha_2 \in W_{L_1} \cap W_{L_2}$$

即:  $\alpha_1 - \alpha_2$  与  $L_1, L_2$  平行, 所以  $\alpha_1 - \alpha_2$  与  $\alpha_1, \alpha_2$  垂直, 从而  $(\alpha_1 - \alpha_2) \cdot (\alpha_1 - \alpha_2) = 0$   
故  $\alpha_1 = \alpha_2, W_{L_1} = W_{L_2}$ . 由此可得  $L_1 = L_2$ . 同理可证  $H \rightarrow \Sigma_2$  是单射.

定理 2.4.2: 固定一个直角坐标系  $(O, e_1, e_2, e_3)$ , 则点集

$H \subset A(V)$  是一个平面的充要条件是: ~~存在不全~~  
为零 的  $a, b, c \in \mathbb{R}$  及  $d \in \mathbb{R}$  使得

$$H = \{ A \in A(V) \mid a e_1^*(\vec{OA}) + b e_2^*(\vec{OA}) + c e_3^*(\vec{OA}) + d = 0 \}.$$

证明: " $\Rightarrow$ " 如果  $H \subset A(V)$  是一个平面, ~~则必垂直于某条直线~~

~~且交于点  $O'$ , 则  $A \in H \Leftrightarrow \vec{OO'} \cdot \vec{OA} = 0$ .~~

令  $\vec{n} = a e_1 + b e_2 + c e_3$  是一个垂直于  $H$  的 非零向量.

过  $O$  点作垂直于  $H$  的 ~~直线~~ 直线交  $H$  于  $O'$  点. 则

$$A \in H \Leftrightarrow \vec{O'A} \cdot \vec{n} = 0 \Leftrightarrow \vec{n} \cdot (\vec{OA} + \vec{O'O}) = 0.$$

所以, 令  $d = \vec{n} \cdot \vec{OO'}$ , 则有

$$A \in H \Leftrightarrow a e_1^*(\vec{OA}) + b e_2^*(\vec{OA}) + c e_3^*(\vec{OA}) + d = 0.$$

" $\Leftarrow$ ": 如果存在不全为零常数  $a, b, c$  及常数  $d \neq 0$  使得

$$H = \{ A \in A(V) \mid a e_1^*(\vec{OA}) + b e_2^*(\vec{OA}) + c e_3^*(\vec{OA}) + d = 0 \}.$$

则  $H$  必为平面。事实上, 设  $(x_0, y_0, z_0) \in \mathbb{R}^3$  是方程  $ax + by + cz + d = 0$  的一组解,  $\vec{OO}' = x_0 e_1 + y_0 e_2 + z_0 e_3$ ,  $H'$  是过  $O'$  点且与向量

$$\vec{n} = a e_1 + b e_2 + c e_3$$

垂直的平面。则  $d = -(ax_0 + by_0 + cz_0) = -\vec{n} \cdot \vec{OO}'$ , 且

$$H' = \{ A \in A(V) \mid \vec{n} \cdot (\vec{OA} + \vec{OO}') = 0 \} = H \oplus$$

所以  $H$  就是平面  $H'$ 。

□.

上述定理表明:  $A(V)$  中的一个点集  $H$  是一个平面当且仅当它是 ~~在~~ 在一个直角坐标系  $(O, e_1, e_2, e_3)$  下的坐标满足方程:

$$ax + by + cz + d = 0.$$

所以我们的 ~~方程~~ 平面  $H$  ~~在~~ 在直角坐标系下的方程。由坐标变换公式可知  $H$  在任意仿射坐标系下的方程也是一个形如  $a'x + b'y + c'z + d' = 0$  的一次多项式(称为线性方程)。但在直角坐标系  $(O, e_1, e_2, e_3)$  下的方程系数有如下几何意义。

推论 2.4.1: 设  $ax + by + cz + d = 0$  是平面  $H$  在直角坐标系  $(O, e_1, e_2, e_3)$  下的方程。则

(1)  $\vec{n} = a e_1 + b e_2 + c e_3$  是垂直于  $H$  的向量(由  $\vec{n}$  确定的直线称为  $H$  的法线)。

(2) 设  $A$  是坐标为  $(x, y, z)$  的点, 令  $S(A, H)$  表示点  $A$  到平面  $H$  的距离, 则

$$S(A, H) = \frac{|ax + by + cz + d|}{|\vec{n}|} = \frac{|ax + by + cz + d|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}} \quad \text{①}$$

证明: (1) 由定理 2.4.2 的证明可知。

(2) 过  $A$  点作垂直于  $H$  的直线交  $H$  于  $A_0$  点。如果  $A_0$  的坐标是  $(x_0, y_0, z_0)$ , 则  $ax_0 + by_0 + cz_0 + d = 0$ 。



所以  $ax+by+cz+d = a(x-x_0)+b(y-y_0)+c(z-z_0) = \vec{n} \cdot \vec{A_0A}$ 。由内积定义， $\vec{n} \cdot \vec{A_0A} = |\vec{n}| |\vec{A_0A}|$  (因为  $\vec{n}$  与  $\vec{A_0A}$  平行)。因此，

$$S(A, H) := |\vec{A_0A}| = \frac{|ax+by+cz+d|}{|\vec{n}|} = \frac{|ax+by+cz+d|}{\sqrt{a^2+b^2+c^2}}.$$

□

可以将平面  $H$  的方程  $ax+by+cz+d=0$  改写为它的法式方程。

$$\frac{a}{\sqrt{a^2+b^2+c^2}}x + \frac{b}{\sqrt{a^2+b^2+c^2}}y + \frac{c}{\sqrt{a^2+b^2+c^2}}z + \frac{d}{\sqrt{a^2+b^2+c^2}} = 0$$

所以它在任一点  $A$  的取值的绝对值等于  $A$  到  $H$  的距离。

推论 2.4.2: 设  $H_1, H_2$  是两个不重合的平面, 设它们在直角坐标系

$(O, e_1, e_2, e_3)$  下的方程分别是  $a_1x+b_1y+c_1z+d_1=0$  和  $a_2x+b_2y+c_2z+d_2=0$ , 则

(1)  $H_1$  与  $H_2$  平行  $\Leftrightarrow (a_2, b_2, c_2) = \lambda(a_1, b_1, c_1)$  其中  $\lambda \in \mathbb{R}$ ;

(2)  $H_1$  与  $H_2$  垂直  $\Leftrightarrow a_1a_2+b_1b_2+c_1c_2=0$ ;

(3) 如果  $\theta$  是  $H_1$  与  $H_2$  的一个夹角, 则

$$\cos \theta = \frac{a_1a_2+b_1b_2+c_1c_2}{\sqrt{a_1^2+b_1^2+c_1^2} \cdot \sqrt{a_2^2+b_2^2+c_2^2}}$$

(4) 如果  $H_1, H_2, H_3$  是三个不同的平面, 它们的定义方程是

$$a_1x+b_1y+c_1z+d_1=0$$

$$a_2x+b_2y+c_2z+d_2=0$$

$$a_3x+b_3y+c_3z+d_3=0.$$

则  $H_1, H_2, H_3$  相交于一个点的充要条件是

$$\Delta = \begin{vmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a_3 & b_3 & c_3 \end{vmatrix} \neq 0.$$

(5) 如果  $\Delta=0$ , 则  $H_1, H_2, H_3$  都与某条直线平行, 特别, 当  $H_1, H_2, H_3$  相交时,  $H_1, H_2, H_3$  通过一条共同的直线。

证明: (1) 设  $\vec{n}_1 = a_1 e_1 + b_1 e_2 + c_1 e_3$ ,  $\vec{n}_2 = a_2 e_1 + b_2 e_2 + c_2 e_3$ , 则  $\vec{n}_1, \vec{n}_2$  分别与  $H_1, H_2$  垂直。所以,  $H_1$  与  $H_2$  平行当且仅当  $\vec{n}_1, \vec{n}_2$  平行  $\Leftrightarrow \vec{n}_2 = \lambda \vec{n}_1$ 。

(2)  $H_1$  与  $H_2$  垂直  $\Leftrightarrow \vec{n}_1$  与  $\vec{n}_2$  垂直  $\Leftrightarrow \vec{n}_1 \cdot \vec{n}_2 = a_1 a_2 + b_1 b_2 + c_1 c_2 = 0$ 。

(3)  $H_1$  与  $H_2$  有一个夹角 (如果它们不平行),  $\vec{n}_1$  与  $\vec{n}_2$  的夹角  $\theta$  等于其中之一。

$$\cos \theta = \frac{|\vec{n}_1 \cdot \vec{n}_2|}{|\vec{n}_1| |\vec{n}_2|} = \frac{|a_1 a_2 + b_1 b_2 + c_1 c_2|}{\sqrt{a_1^2 + b_1^2 + c_1^2} \sqrt{a_2^2 + b_2^2 + c_2^2}}$$

(4) 由于  $H_1, H_2, H_3$  相交于一点  $\Leftrightarrow \vec{n}_1, \vec{n}_2, \vec{n}_3 = a_3 e_1 + b_3 e_2 + c_3 e_3$  不共面  $\Leftrightarrow \Delta = (\vec{n}_1 \times \vec{n}_2) \cdot \vec{n}_3 \neq 0$ 。

(5)  $\Delta = 0 \Leftrightarrow \vec{n}_1, \vec{n}_2, \vec{n}_3$  共面。所以存在一条直线与  $\vec{n}_1, \vec{n}_2, \vec{n}_3$  垂直。因此该直线与  $H_1, H_2, H_3$  平行。特别, 可设  $H_2, H_3$  与  $H_1$  中的一条直线  $L$  平行。如果  $H_2, H_3$  与  $H_1$  相交, 则  $L \subset H_2, L \subset H_3$ 。 □

一条直线  $L \subset (A|V)$  可以看成两个平面  $H_1, H_2$  的交, 所以直线  $L$  在  $(O, e_1, e_2, e_3)$  下的方程是由两个独立的线性方程组成的 相容方程组

$$\begin{cases} a_1 x + b_1 y + c_1 z + d_1 = 0 \\ a_2 x + b_2 y + c_2 z + d_2 = 0 \end{cases}$$

反之, 所有坐标满足 独立线性方程组成的相容线性方程组

$$\begin{cases} a_1 x + b_1 y + c_1 z + d_1 = 0 \\ a_2 x + b_2 y + c_2 z + d_2 = 0 \end{cases}$$

的点组成一条直线。对于给定的直线  $L \subset (A|V)$ , 定义  $L$  的相容线性方程组并不唯一, 所以有时采用  $L$  的参数方程。

设  $\vec{v} = v_1 e_1 + v_2 e_2 + v_3 e_3$  是平行于  $L$  的一个非零向量,  $A_0$  是  $L$  上坐标为  $(x_0, y_0, z_0)$  的一个点, 则

$A \in L \Leftrightarrow A$  的坐标  $(x, y, z)$  满足如下“参数方程”:

$$x = x_0 + v_1 t, \quad y = y_0 + v_2 t, \quad z = z_0 + v_3 t \quad (t \text{ 为参数}).$$

如果已知  $L$  的参数方程, 则消去参数  $t$  (这是可能的, 因为  $v_1, v_2, v_3$  不全为零)

可以得到一组定义  $L$  的相容 ~~独立~~ 的线性方程。反之, 如果 (38)  
已知  $L$  是由一组相容, 独立的线性方程

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = 0 \\ a_2x + b_2y + c_2z + d_2 = 0 \end{cases}$$

定义, 则可以求得  $L$  的一个参数方程。如下:

设  $(0, e_1, e_2, e_3)$  是直角坐标系,  $Q$  直线  $L$  由

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = 0 \\ a_2x + b_2y + c_2z + d_2 = 0 \end{cases} \quad (*)$$

定义。如果  $H_i$  是由  $a_ix + b_iy + c_iz + d_i = 0$  定义的平面 ( $i=1,2$ ),  
则  $\vec{n}_i = a_ie_1 + b_ie_2 + c_ie_3$  是与  $H_i$  垂直的向量。如果  $(v_1, v_2, v_3) \in \mathbb{R}^3$   
是方程组 
$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z = 0 \\ a_2x + b_2y + c_2z = 0 \end{cases} \quad (**)$$

的一组非零解, 则  $\vec{v} = v_1e_1 + v_2e_2 + v_3e_3$  是与  $L$  平行的向量。

所以, 如果  $(x_0, y_0, z_0)$  是方程组  $(*)$  的一组解, 则

$$x = x_0 + v_1t, \quad y = y_0 + v_2t, \quad z = z_0 + v_3t$$

是  $L$  的一组参数方程。在 ~~求~~ 求参数方程时,  $(v_1, v_2, v_3)$

可以取方程组  $(**)$  的任意一组非零解。例如:

$$v_1 = \begin{vmatrix} b_1 & c_1 \\ b_2 & c_2 \end{vmatrix}, \quad v_2 = \begin{vmatrix} c_1 & a_1 \\ c_2 & a_2 \end{vmatrix}, \quad v_3 = \begin{vmatrix} a_1 & b_1 \\ a_2 & b_2 \end{vmatrix} \cdot$$

下面介绍如何利用定义平面, 直线的方程来确定 ~~平面与~~ 平面与  
直线, 直线与直线的位关系: 平行, 垂直, ~~夹角~~ 夹角等。

命题 2.4.3 (平面与直线的关系): 设平面  $H \subset A(V)$  由

$$ax + by + cz + d = 0$$

定义。如果直线  $L$  由参数方程:  $x = x_0 + v_1t, y = y_0 + v_2t, z = z_0 + v_3t$

定义, 则 (1)  $H$  与  $L$  平行  $\Leftrightarrow av_1 + bv_2 + cv_3 = 0$ , ~~平面与直线~~

(2)  $H$  与  $L$  垂直  $\Leftrightarrow$  存在非零常数  $\lambda \in \mathbb{R}$  使  $(a, b, c) = (\lambda v_1, \lambda v_2, \lambda v_3)$ .

□

如果直线  $L$  的线性方程组

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = 0 \\ a_2x + b_2y + c_2z + d_2 = 0 \end{cases}$$

定义. 则由定理 2.4.2 中的 ~~结论~~ 结论 (4) 可得:

$$L \text{ 与 } H \text{ 相交于一点} \Leftrightarrow \begin{vmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a & b & c \end{vmatrix} \neq 0.$$

$L$  与  $H$  不相交 (平行) 当且仅当 线性方程组

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = 0 \\ a_2x + b_2y + c_2z + d_2 = 0 \\ ax + by + cz + d = 0 \end{cases}$$

无解. 而  $L$  在平面  $H$  中的充要条件是线性方程组

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = 0 \\ a_2x + b_2y + c_2z + d_2 = 0 \\ ax + by + cz + d = 0 \end{cases}$$

有无穷多组解.

直线  $L$  与平面  $H$  的夹角 (当它相交时) 定义为  $L$  在  $H$  上的投影 ~~与~~  $L$  与  $L$  的夹角, 它们有两个不同的夹角  $\theta_1, \theta_2$  (但  $\theta_1, \theta_2$  互补). 一般将  $\theta_1, \theta_2$  中的锐角

$$\theta = \arccos(|\sin \langle \vec{r}, \vec{n} \rangle|)$$

称为  $L$  与  $H$  的夹角, 其中  $\vec{r}$  是与  $L$  平行的向量,  $\vec{n}$  是  $H$  的法向量 (即  $\vec{n}$  与  $H$  垂直).

定理 2.4.4: 设  $ax + by + cz + d = 0$  是平面  $H$  在直角坐标系  $(0, e_1, e_2, e_3)$  下的定义方程. 如果  $L$  由参数方程

$$x = x_0 + v_1t, \quad y = y_0 + v_2t, \quad z = z_0 + v_3t$$

定义. 则  $L$  与  $H$  的夹角 (当它的不平行时)  $\theta$  满足:

$$|\sin \theta| = \frac{|av_1 + bv_2 + cv_3|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2} \cdot \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + v_3^2}}$$

证明:  $\vec{u} = v_1 e_1 + v_2 e_2 + v_3 e_3$  与  $L$  平行,  $\vec{n} = a e_1 + b e_2 + c e_3$  与  $H$  垂直

由  $\vec{n} \cdot \vec{u} = |\vec{n}| \cdot |\vec{u}| \cos \langle \vec{n}, \vec{u} \rangle = |\vec{n}| \cdot |\vec{u}| \sin \theta$  可得

$$|\sin \theta| = \frac{|a v_1 + b v_2 + c v_3|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2} \cdot \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + v_3^2}}$$

也可由外积, 即公式  $|\vec{n} \times \vec{u}| = |\vec{u}| \cdot |\vec{n}| \cdot |\sin \langle \vec{u}, \vec{n} \rangle| = |\vec{u}| \cdot |\vec{n}| \cos \theta$

计算  $|\cos \theta|$ :

$$|\cos \theta| = \frac{\sqrt{\begin{vmatrix} b & c \\ v_2 & v_3 \end{vmatrix}^2 + \begin{vmatrix} c & a \\ v_3 & v_1 \end{vmatrix}^2 + \begin{vmatrix} a & b \\ v_1 & v_2 \end{vmatrix}^2}}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2} \cdot \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + v_3^2}}$$

□

直线与直线的关系有异面<sup>子</sup>和共面(包括: 相交, 重合, 平行).

如果直线  $L_1$  与  $L_2$  由参数方程:

$$L_1: x = x_0 + v_1 t, y = y_0 + v_2 t, z = z_0 + v_3 t$$

$$L_2: x = x'_0 + v'_1 t, y = y'_0 + v'_2 t, z = z'_0 + v'_3 t$$

定义, 则  $L_1, L_2$  异面(即不共面)的充要条件是

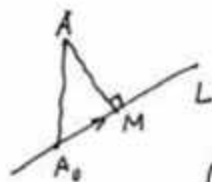
$$\begin{vmatrix} x_0 - x'_0 & y_0 - y'_0 & z_0 - z'_0 \\ v_1 & v_2 & v_3 \\ v'_1 & v'_2 & v'_3 \end{vmatrix} \neq 0.$$

如果  $L_1, L_2$  共面(即上述行列式等于0), 则  $L_1$  与  $L_2$  平行的充要条件是  $\vec{v} = v_1 e_1 + v_2 e_2 + v_3 e_3$  与  $\vec{v}' = v'_1 e_1 + v'_2 e_2 + v'_3 e_3$  线性相关, 即  $L_1$  与  $L_2$  重合的充要条件是  $\vec{v}, \vec{v}'$ ,  $(x_0 - x'_0)e_1 + (y_0 - y'_0)e_2 + (z_0 - z'_0)e_3$  三向量共线。

如果  $L_1, L_2$  由四个平面方程  $a_i x + b_i y + c_i z + d_i = 0$  ( $i=1, 2, 3, 4$ ) 给出, 则令  $H_i$  是由  $a_i x + b_i y + c_i z + d_i = 0$  定义的平面, 则  $L_1$  与  $L_2$  的位置判断至少有两种方法, 一种是从平面方程计算出  $L_1, L_2$  的参数方程, 另一种是通过直线与平面, 平面与平面之间的位置关系进行判断。但不管采用何种方法, 都会涉及求解线性方程组的问题。

设  $L$  是过点  $A_0$  的直线,  $A$  是  $L$  外一点, 过  $A$  点作垂直于  $L$  的平面交  $L$  于点  $M$ . 则点  $A$  到直线  $L$  的距离定义为

$$S(A, L) = |\vec{AM}|.$$



(图) 2.4.2

推论 2.4.5: 设直线  $L$  的方程是

$$x = x_0 + v_1 t, \quad y = y_0 + v_2 t, \quad z = z_0 + v_3 t.$$

点  $A$  的坐标为  $(a_1, a_2, a_3)$ . 则

$$S(A, L) = \frac{\sqrt{\begin{vmatrix} a_2 - y_0 & a_3 - z_0 \\ v_2 & v_3 \end{vmatrix}^2 + \begin{vmatrix} a_3 - z_0 & a_1 - x_0 \\ v_3 & v_1 \end{vmatrix}^2 + \begin{vmatrix} a_1 - x_0 & a_2 - y_0 \\ v_1 & v_2 \end{vmatrix}^2}}{v_1^2 + v_2^2 + v_3^2}$$

证明: 如图 2.4.2,  $\vec{OA}_0 = x_0 e_1 + y_0 e_2 + z_0 e_3$ ,  $\vec{OA} = a_1 e_1 + a_2 e_2 + a_3 e_3$   
 $\vec{v} = v_1 e_1 + v_2 e_2 + v_3 e_3$  与  $\vec{A_0 M}$  平行. 所以

$$\frac{|\vec{A_0 A} \times \vec{v}|}{|\vec{v}|} = \frac{|\vec{A_0 A} \times \vec{A_0 M}|}{|\vec{A_0 M}|} = \frac{|\vec{AM} \times \vec{A_0 M}|}{|\vec{A_0 M}|} = |\vec{AM}| = S(A, L).$$

将坐标代入即得公式.

□

### 习题 2.4

4.1. 设  $L_1, L_2$  是两条直线,  $L_1$  与  $L_2$  之间距离  $S(L_1, L_2)$  定义为  $L_1$  上点与  $L_2$  上点之间的最短距离, 即

$$S(L_1, L_2) = \min \{ S(A_1, A_2) \mid A_1 \in L_1, A_2 \in L_2 \}.$$

证明: 如果  $L_1, L_2$  平行, 则  $S(L_1, L_2)$  等于  $L_1$  上任一点到  $L_2$  的距离.

4.2. 设  $L_1, L_2$  是两条异面直线, 证明存在一条唯一的直线  $L$  分别与  $L_1, L_2$  垂直相交 ( $L$  称为  $L_1, L_2$  的公垂线).

4.3. 设  $L_1, L_2$  是两条异面直线,  $L$  是  $L_1, L_2$  的公垂线, 分别交  $L_1, L_2$  于  $A_1, A_2$ . 证明:  $S(L_1, L_2) = S(A_1, A_2)$  ( $A_1, A_2$  之间的距离).

4.4. 设两条异面直线  $L_1, L_2$  分别过点  $M_1, M_2$ , 且  $L_1, L_2$  的方向向量分别是  $v_1, v_2$ . 证明:

$$S(L_1, L_2) = \frac{|\overrightarrow{M_1 M_2} \cdot (v_1 \times v_2)|}{|v_1 \times v_2|}$$

并说明上述公式的几何意义.

4.5. 设  $L_1, L_2$  分别由参数方程  $x=x_0+v_1t, y=y_0+v_2t, z=z_0+v_3t$  和  $x=x'_0+v'_1t, y=y'_0+v'_2t, z=z'_0+v'_3t$  定义. 请用坐标  $(x_0, y_0, z_0), (x'_0, y'_0, z'_0), (v_1, v_2, v_3), (v'_1, v'_2, v'_3)$  写出  $S(L_1, L_2)$  的公式.

4.6. 设在直角坐标系  $(0, e_1, e_2, e_3)$  下,  $H \subset A(V)$  由方程

$$ax + by + cz + d = 0$$

定义. 证明存在线性函数  $l: V \rightarrow \mathbb{R}$  使得

$$A \in H \Leftrightarrow l(\vec{OA}) + d = 0.$$

4.7. 设直线  $L$  在直角坐标系  $(0, e_1, e_2, e_3)$  下由

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = 0 \\ a_2x + b_2y + c_2z + d_2 = 0 \end{cases}$$

定义. 证明存在线性无关的两个线性函数  $l_i: V \rightarrow \mathbb{R}$  ( $i=1, 2$ ) 使得  $A \in L \Leftrightarrow l_1(\vec{OA}) + d_1 = 0, l_2(\vec{OA}) + d_2 = 0$ .

4.8. 设直线  $L$  由下列线性方程组

$$\begin{cases} 4x - y + 3z - 1 = 0 \\ x + 5y - z + 2 = 0 \end{cases}$$

定义. 试求  $L$  的一个参数方程.

4.9. 证明: 到三个两两不平行的平面等距离的点的几何轨迹是一条直线. (提示: 利用三个平面的法式方程).

4.10. 证明: 到三角形三个顶点等距离的点的几何轨迹是一条直线 (首先证明到两个给定点等距离的点的几何轨迹是一个平面).

4.11. 证明: 如果  $a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = 0$  和  $a_2x + b_2y + c_2z + d_2 = 0$  定义同一个平面, 则存在  $\lambda \in \mathbb{R}$  使  $a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = \lambda(a_2x + b_2y + c_2z + d_2)$ .

4.12. 如果两组相容, 独立的线性方程组

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z + d_1 = 0 \\ a_2x + b_2y + c_2z + d_2 = 0 \end{cases}, \begin{cases} a_3x + b_3y + c_3z + d_3 = 0 \\ a_4x + b_4y + c_4z + d_4 = 0 \end{cases}$$

定义同一直线, ~~包含~~ 令  $\alpha = (a_1, b_1, c_1, d_1)$ ,  $\beta = (a_2, b_2, c_2, d_2)$ ,  $\delta = (a_3, b_3, c_3, d_3)$ ,  $\rho = (a_4, b_4, c_4, d_4)$  表示  $\mathbb{R}^4$  中的元素. 则存在  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4 \in \mathbb{R}$ , ~~使~~  $\mu_1, \mu_2, \mu_3, \mu_4 \in \mathbb{R}$  使

$$\begin{cases} \delta = \lambda_1 \alpha + \lambda_2 \beta \\ \rho = \mu_1 \alpha + \mu_2 \beta \end{cases}, \begin{cases} \alpha = \lambda_3 \delta + \lambda_4 \rho \\ \beta = \mu_3 \delta + \mu_4 \rho \end{cases}$$

4.13. 设直线  $L \subset A(V)$  在直角坐标系  $(0, e_1, e_2, e_3)$  下由

$$\begin{cases} 2x + y + z = 0 \\ x + 2y - z = 0 \end{cases}$$

定义. 试求向量  $\alpha \in V$  使得

$$\{\vec{OA} \mid A \in L\} = \{\lambda \alpha \mid \lambda \in \mathbb{R}\}.$$

4.14. 设平面  $H \subset A(V)$  在直角坐标系  $(0, e_1, e_2, e_3)$  下由

$$2x + 3y + z = 0$$

定义. 试求  $\alpha_1, \alpha_2 \in V$  使得

$$\{\vec{OA} \mid A \in H\} = \{\lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 \mid \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}\}.$$



上一章中的向量空间是  $\mathbb{R}^n$  有内积或等价类的集合  $V$ , 通过几何方式在  $V$  上定义了“加法”和“数乘法”, 它们满足 8 条规则。利用上述的线性运算解决几何问题时, 我们常常忘记两个运算的具体定义, 仅利用它们满足的“规则”。只有将计算结果应用于几何时, 才需要利用“加法”和“数乘”的具体含义。在实际中有许多各种不同对象的集合, 在这些集合上有各种不同应用背景下的“加法”和“数乘”运算。带有这两种运算的集合若具有不同的应用背景, 它们常常却满足与  $\mathbb{R}^n$  有内积运算一样的 8 条规则, 所以有必要忽略各种运算的具体含义, 仅研究满足 8 条规则的“加法”和“数乘法”。

在第一节, 我们将引入抽象向量空间的概念, 建立抽象向量空间的维数理论, 将抽象的“线性运算”变成具体的坐标运算。第二节是关于线性方程组的理论, 它为解空间为上节的抽象向量空间提供了重要实例。第三节, 我们引入线性映射的概念, 主要强调矩阵是线性映射的坐标这一观点。第四节我们将引入多元线性函数的概念, 本节将引入行列式的定义, 证明行列式建立二次型的标准型。

### §3.1. 抽象向量空间.

解析几何中的向量空间有两个方向的推广。一个推广是“加法”和“数乘<sup>线性运算</sup>”的推广。设  $V$  是任意非空集合,  $V$  上的“加法”和“数乘<sup>线性运算</sup>”是任意的运算。另一个方向是“数”的推广。“数乘运算”中的数不必是实数, 它可以是任意抽象域里的元素。

定义 3.1.1 [域的定义]. 设  $K$  是至少有两个元素的集合, 并带有两个映射

$$\psi_1: K \times K \rightarrow K, \quad \psi_2: K \times K \rightarrow K$$

(习惯上,  $\forall a, b \in K$ , 将  $(a, b) \in K \times K$  在  $\psi_1$  下的像 ~~记为~~ 记为:  
 $\psi_1(a, b) = a + b, \quad \psi_2(a, b) = a \cdot b$ . 有时  $\psi_1, \psi_2$  分别称为  $V$  上的“加法”和“乘法”)

如果上述两个映射 (或称“加法运算”和“乘法运算”) 满足如下 9 条规则, 则称  $K = (K, \psi_1, \psi_2)$  是一个域.

(1)  $\forall a, b, c \in K$ , 有  $(a+b)+c = a+(b+c)$ . (结合律)

(2) 存在元素  $0 \in K$  满足:  $a+0 = 0+a = a, \forall a \in K$  (零元存在性)

(3)  $\forall a \in K$ , 存在  $b \in K$  使  $a+b = b+a = 0$ . (负元存在性)

(4)  $\forall a, b \in K$ , 有  $a+b = b+a$  (交换律)

(5)  $\forall a, b, c \in K$ , 有  $(a \cdot b) \cdot c = a \cdot (b \cdot c)$ . (结合律)

(6) 存在元素  $1 \in K$  满足:  $a \cdot 1 = 1 \cdot a = a, \forall a \in K$  (单位元存在性)

(7)  $\forall a \in K$ , 如果  $a \neq 0$ , 则存在  $b \in K$  使得

$$a \cdot b = b \cdot a = 1 \quad (\text{非零元可逆}).$$

(8)  $\forall a, b \in K$ , 有  $a \cdot b = b \cdot a$  (交换律).

(9)  $\forall a, b, c \in K$ , 有

$$a \cdot (b+c) = a \cdot b + a \cdot c, \quad (a+b) \cdot c = a \cdot c + b \cdot c. \quad (\text{分配律}).$$

□

注记: (i) (2) 中零元  $0 \in K$  是唯一的: 如果  $0' \in K$  也满足条件 (2),

$$\text{则 } 0' = 0' + 0 = 0.$$

(ii) 对给定的  $a \in K$ , (3) 中的  $b$  由  $a$  唯一确定: 如果  $b, b' \in K$  都满足:  $a+b = b+a = 0, a+b' = b'+a = 0$ . 则 | (取减号记为  $b = -a$ )

$$b' = b' + 0 = b' + (a+b) = (b'+a) + b = 0 + b = b.$$

(iii) 条件 (6) 中的  $1$  也是唯一的: 如果  $1' \in K$  也满足 (6). 则  $1' = 1' \cdot 1 = 1$ .

(iv) 条件 (7) 中的  $b$  由  $a$  唯一确定: 如果  $c \in K$  也满足  $a \cdot c = c \cdot a = 1$ . (42)

$$\text{则 } 1 \cdot b = (c \cdot a) \cdot b = c \cdot (a \cdot b) = c \cdot 1 = c. \text{ (所以, 将 } b \text{ 记为 } b = a^{-1} \text{).}$$

(v).  $\forall a \in K$ , 有  $0 \cdot a = a \cdot 0 = 0$ :  $0 = 0 + 0$ , 所以  $0 \cdot a = 0 \cdot a + 0 \cdot a$

$$0 = 0 \cdot a + (-0 \cdot a) = (0 \cdot a + 0 \cdot a) + (-0 \cdot a) = 0 \cdot a + (0 \cdot a + (-0 \cdot a)) = 0 \cdot a.$$

(vi).  $1 \neq 0$ . 否则,  $\forall a \in K$ ,  $a = 1 \cdot a = 0 \cdot a = 0$ . (与  $K$  至少有两个元素矛盾)

(vii)  $\forall a, b \in K$ ,  $(-a) \cdot b = a \cdot (-b) = -a \cdot b$ . (只需证明:  $(-a) \cdot b + a \cdot b = 0$ ,  
 $a \cdot (-b) + a \cdot b = 0$ ).

~~记号~~ 记号:  $a - b := a + (-b)$ .

例 3.1.1:  $\mathbb{C}$  关于数系的“加法”和“乘法”是一个域. (称为复数域)

设  $K \subset \mathbb{C}$  是  $\mathbb{C}$  的子域. (即:  $K$  关于  $\mathbb{C}$  的“四则运算”封闭)

则  $K$  是一个域. ( $K = \mathbb{Q}, \mathbb{R}$  等).

例 3.1.2. 设  $p > 0$  是一个素数,  $\forall a, b \in \mathbb{Z}$ , 定义:

$$a \sim b \Leftrightarrow p \mid (a-b), \quad \bar{a} = \{b \in \mathbb{Z} \mid b \sim a\}.$$

则  $\bar{a}_1 = \bar{a}_2 \Leftrightarrow p \mid (a_1 - a_2)$ . 特别  $\bar{0} = \{a \mid p \mid a\} = \{b \cdot p \mid \forall b \in \mathbb{Z}\}$ ,

$\mathbb{Z}/p\mathbb{Z} = \{\bar{0}, \bar{1}, \bar{2}, \dots, \overline{p-1}\}$ , 定义“加法”和“乘法”如下:

$$\forall \bar{a}, \bar{b} \in \mathbb{Z}/p\mathbb{Z}, \quad \bar{a} + \bar{b} := \overline{a+b}, \quad \bar{a} \cdot \bar{b} := \overline{a \cdot b}.$$

则  $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$  关于上述的“加法”和“乘法”是一个域,  $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$  中的零元和单位元分别是  $\bar{0}$  和  $\bar{1}$ .

证明: 仅证明  $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$  中每个非零元可逆:  $\forall \bar{a} \in \mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ . 则

$$\bar{a} \neq \bar{0} \Leftrightarrow p \nmid a \Leftrightarrow \exists a \text{ 与 } p \text{ 互素}$$

所以, 如果  $\bar{a} \neq \bar{0}$ , 则存在  $x, y \in \mathbb{Z}$  使  $1 = ax + py$ . 故

$$\bar{1} = \overline{ax + py} = \overline{ax} + \overline{py} = \overline{ax} = \bar{a} \cdot \bar{x} = \bar{x} \cdot \bar{a}.$$

□

对于初学者, 在下面的讨论中(特别是关于抽象向量空间的定义), 可以将“一个域 $K$ ”~~理解为~~想像为 $\mathbb{C}$ 的子域。

定义 3.1.2 [向量空间定义]. 设 $K$ 是一个域,  $V$ 是一个非空集合,

$$\varphi_1: V \times V \rightarrow V, \quad \varphi_2: K \times V \rightarrow V$$

是两个映射 ( $\forall (\alpha, \beta) \in V, \lambda, \mu \in K, \alpha, \beta \in V$ , 习惯上将它们在 $\varphi_1, \varphi_2$ 下的像 $\varphi_1(\alpha, \beta), \varphi_2(\lambda, \alpha)$ 分别记为:  $\alpha + \beta, \lambda \cdot \alpha$ ). 因此,  $\varphi_1$ 称为 $V$ 上的“加法运算”,  $\varphi_2$ 称为 $V$ 上的“数乘运算”. 如果 $V$ 上的“加法运算”和“数乘运算”满足如下几条规则, 则称

$V = (V, \varphi_1, \varphi_2) = (V, +, \cdot)$   
<sup>是</sup> $K$ -向量空间. (或称 $K$ -线性空间).

- (1)  $\forall \alpha, \beta, \mu \in V$ , 有  $(\alpha + \beta) + \mu = \alpha + (\beta + \mu)$  (加法结合律).
- (2) 存在零向量  $0 \in V$  满足:  $\alpha + 0 = 0 + \alpha = \alpha, \forall \alpha \in V$ . (零向量存在性)
- (3)  $\forall \alpha \in V$ , 存在  $\beta \in V$  使:  $\alpha + \beta = \beta + \alpha = 0$ . (负向量存在性).
- (4)  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 有  $\alpha + \beta = \beta + \alpha$  (加法交换律).
- (5)  $\forall \alpha \in V$ , 有  $1 \cdot \alpha = \alpha$
- (6)  $\forall \lambda, \mu \in K, \alpha \in V$ , 有  $\lambda \cdot (\mu \cdot \alpha) = (\lambda \mu) \cdot \alpha$  (数乘运算结合律)
- (7)  $\forall \lambda, \mu \in K, \alpha \in V$ , 有  $(\lambda + \mu) \cdot \alpha = \lambda \cdot \alpha + \mu \cdot \alpha$
- (8)  $\forall \lambda \in K, \alpha, \beta \in V$ , 有  $\lambda \cdot (\alpha + \beta) = \lambda \cdot \alpha + \lambda \cdot \beta$  (分配律).

注记: (1) 条件 (2) 和 (3) 中的零向量  $0$  和负向量  $\beta$  都是唯一的. □.  
 如果  $\alpha + \beta = 0$  且  $\alpha + \beta_1 = 0$ , 则  $\beta = \beta_1$ . 类似地, 如果  $\alpha + \beta = 0$  且  $\alpha + \beta_2 = 0$ , 则  $\beta = \beta_2$ .

由于 (3) 中的  $\beta$  由  $\alpha$  唯一确定, 可将  $\beta$  记为  $\beta = -\alpha$ .

(2).  $\forall \alpha \in V$ , 有  $0 \cdot \alpha = 0$ . ( $0+0=0 \Rightarrow (0+0) \cdot \alpha = 0 \cdot \alpha$ . 由分配律得  
 $0 \cdot \alpha + 0 \cdot \alpha = 0 \cdot \alpha$ . 故  $0 \cdot \alpha = (0 \cdot \alpha + 0 \cdot \alpha) + (-0 \cdot \alpha) = 0 \cdot \alpha + (-0 \cdot \alpha) = 0$ .)  
 所以,  $(-\lambda) \cdot \alpha = -\lambda \cdot \alpha$  (因为  $(-\lambda) \cdot \alpha + \lambda \cdot \alpha = (-\lambda + \lambda) \cdot \alpha = 0 \cdot \alpha = 0$ ).

定义:  $\forall \alpha, \beta \in V$ ,  $\alpha - \beta := \alpha + (-\beta)$ .

定义

定义 3.1.3 [子空间定义]. 设  $V$  是一个  $K$ -向量空间,  $W \subset V$  是一个非空子集. 如果  $W$  满足如下条件:

- (1)  $\forall \alpha, \beta \in W$ , 有  $\alpha + \beta \in W$ .
- (2)  $\forall \lambda \in K, \alpha \in W$ , 有  $\lambda \cdot \alpha \in W$ .

则称  $W$  是  $V$  的一个子空间.

□

引理 3.1.1: 设  $W \subset V$  是  $K$ -向量空间  $V$  的子空间, 则  $W$  关于  $V$  的“加法”和“数乘法”是一个  $K$ -向量空间.

证明: 由子空间的定义,  $V$  中的“加法”和“数乘法”诱导了  $W$  的“加法”和“数乘法”. 所以,  $K$ -向量空间定义中的 8 个条件只需验证:  $W$  中每个向量  $\alpha$  的负向量  $-\alpha \in V$  也在  $W$  中. 这显然由  $-\alpha = (-1) \cdot \alpha \in W$  推出. 所以  $W$  是  $K$ -向量空间. □

例 3.1.3:  $K^n = \{ \alpha = (x_1, \dots, x_n) \mid x_i \in K \}$  或  $K^n = \{ 0x = [x_1, \dots, x_n] \mid x_i \in K \}$

关于“加法”:  $x+y = (x_1+y_1, \dots, x_n+y_n)$ . (或  $x+y = [x_1+y_1, \dots, x_n+y_n]$ ) 和

“数乘法”:  $\forall \lambda \in K, \lambda \cdot x = (\lambda x_1, \dots, \lambda x_n)$ . (或  $\lambda \cdot x = [\lambda x_1, \dots, \lambda x_n]$ ) 成为  $K$ -向量空间. (分别称为  $n$  维行向量空间, 或  $n$  维列向量空间). 特别, 当  $n=1$  时,  $K$  是  $0$  维  $K$ -向量空间. □

例 3.1.4:  $\mathbb{C}$  关于复数的“加法和乘积”成为一个  $\mathbb{R}$ -向量空间和  $\mathbb{Q}$ -向量空间. □

例 3.1.5: ~~线性~~ 齐次线性方程组

$$(*) \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = 0 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases} \quad a_{ij} \in K \text{ 是给定的常数.}$$

知 (\*) 的解空间  $V = \{x = (x_1, \dots, x_n) \mid x \text{ 满足方程组 } (*)\} \subset K^n$  是  $K^n$  的一个子空间 (所以也是  $K$ -向量空间)。

□

例 3.1.6: 设  $V = K[x_1, \dots, x_n]$  关于多项式的加法和乘法 ( $K$  中元作为零次多项式与  $V$  中任意多项式相乘) 成为一个  $K$ -向量空间。

其中  $V_d = \{d\text{-次齐次多项式 } f_d(x_1, \dots, x_n)\} \subset V$  是一个子空间。

□

例 3.1.7:  $V = \{\text{连续函数 } \mathbb{R} \xrightarrow{f} \mathbb{R}\}$  关于函数的加法和乘法 ( $\mathbb{R}$  中的数  $\lambda \in \mathbb{R}$  确定一个常值函数与  $V$  中任意  $f$  相乘) 成为一个  $\mathbb{R}$ -向量空间, 且  $W = \{\lambda_1 \sin t + \lambda_2 \cos t \mid \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}\}$  是  $V$  的一个子空间。

□

例 3.1.8:  $V = \{\text{有向线段等价类}\}$  关于平行四边形的加法和有向线段的数乘法, 成为一个  $\mathbb{R}$ -向量空间。  $V$  中一个固定平面  $H$  平行的向量组成一个子空间  $W_H \subset V$  (二维子空间), 一个固定直线  $L$  平行的向量组成一个 1 维子空间  $W_L \subset V$ 。

□

定义 3.1.4: 设  $V$  是一个  $K$ -向量空间,  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V$ ,

$\lambda_1, \dots, \lambda_m \in K$ , 则  $\lambda_1\alpha_1 + \cdots + \lambda_m\alpha_m \in V$  称为  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  的一个线性组合, 其中  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  称为该线性组合的系数。 如果

$$\beta = \lambda_1\alpha_1 + \cdots + \lambda_m\alpha_m$$

则称  $\beta$  由  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性表示。

□

定义 3.1.5. 一个  $K$ -向量空间  $V$  称为 有限生成, 如果存在有限个向量  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V$ . 使

$$V = \{ \lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m \mid \lambda_i \in K \}.$$

□

线性代数主要研究 有限生成 向量空间, 无限生成的向量空间通常需要分析工具. 属于泛函分析研究的对象. 前述例 3.1.3, 例 3.1.5, 例 3.1.8 中的向量空间都是有限生成的. 而例 3.1.6 中的  $K[x_1, \dots, x_n]$  和例 3.1.7 中的空间  $V$  都不是有限生成的, 但它们的子空间  $V_a$  和  $W$  却是有限生成的. 需要特别指出,  $K$ -向量空间  $V$  是否有限生成与  $K$  有密切关系: 在例 3.1.4 中,  $\mathbb{C}$  作为  $\mathbb{R}$ -向量空间是有限生成的 (由  $1, i$  生成), 但  $\mathbb{C}$  作  $\mathbb{Q}$ -向量空间却不是有限生成的.

定义 3.1.6: 设  $V$  是一个  $K$ -向量空间, 向量  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V$  称为  $K$ -线性相关 (简称 线性相关), 如果存在不全为零的  $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in K$  使  $\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m = 0$ . 否则,  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  称为 线性无关.

□

引理 3.1.2: 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V$  是一组向量. 则

(1)  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关的充要条件是存在  $\alpha_i$  可由其它向量 线性表示.

(2) 如果  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关,  $\beta \in V$  是任意向量, 则  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta$  线性相关 当且仅当 存在 唯一 的一组  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  使  $\beta = \lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m$

证明: 留作练习.

□

下面重要引理是定义向量空间维数的基石, 它的证明本质上依赖于下一节线性方程组理论的高斯消元法。

引理 3.1.3. 设  $V$  是  $K$ -向量空间,  $\beta_1, \dots, \beta_s, \alpha_1, \dots, \alpha_r$  是  $V$  中的两组向量。如果每个  $\beta_i$  可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  线性表示, 则

- (1) 当  $s > r$  时,  $\beta_1, \dots, \beta_s$  是 线性相关;
- (2) 如果  $\beta_1, \dots, \beta_s$  线性无关, 则  $s \leq r$ .

证明: (1) 与 (2) 显然等价, 所以只需证明 (1)。由条件得

$$\begin{cases} \beta_1 = a_{11}\alpha_1 + a_{12}\alpha_2 + \dots + a_{1r}\alpha_r \\ \beta_2 = a_{21}\alpha_1 + a_{22}\alpha_2 + \dots + a_{2r}\alpha_r \\ \vdots \\ \beta_s = a_{s1}\alpha_1 + a_{s2}\alpha_2 + \dots + a_{sr}\alpha_r \end{cases} \quad a_{ij} \in K$$

~~利用高斯消元法~~

由高斯消元法, ~~得到~~, 齐次线性方程

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{21}x_2 + \dots + a_{s1}x_s = 0 \\ a_{12}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{s2}x_s = 0 \\ \vdots \\ a_{1r}x_1 + a_{2r}x_2 + \dots + a_{sr}x_s = 0 \end{cases}$$

当  $s > r$  时有 非零解  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s)$ , 计算得:

$$\lambda_1\beta_1 + \lambda_2\beta_2 + \dots + \lambda_s\beta_s = 0$$

$$= (a_{11}\lambda_1 + \dots + a_{s1}\lambda_s)\alpha_1 + (a_{12}\lambda_1 + \dots + a_{s2}\lambda_s)\alpha_2 + \dots + (a_{1r}\lambda_1 + \dots + a_{sr}\lambda_r)\alpha_r = 0$$

所以  $\beta_1, \dots, \beta_s$  线性相关

□



定义 3.1.7. 设  $V$  是一个  $K$ -向量空间,  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  称为  $V$  的一组基. 如果它满足如下条件:

- (1)  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性无关;
- (2)  $V$  中每个向量可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性表出.

□

定理 3.1.1. 设  $V$  是一个有限生成的  $K$ -向量空间. 则

- (1) 在  $V$  中存在一组基;
- (2) 如果  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  和  $\beta_1, \dots, \beta_s$  分别是  $V$  的一组基, 则  $r=s$ ;
- (3) 如果  $\alpha_1, \dots, \alpha_t \in V$  线性无关,  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  可扩充为  $V$  的一组基.

证明: (1)  $V$  是有限生成的, 令  $e_1, \dots, e_n$  是  $V$  的一组 向量个数最少 的生成元, 则  $e_1, \dots, e_n$  线性无关 (由引理 3.1.2 中的 (1)). 它又是  $V$  的生成元, 所以  $e_1, \dots, e_n$  是  $V$  的一组基.

(2) 由基的定义,  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  与  $\beta_1, \dots, \beta_s$  互相线性表出, 由引理 3.1.3, 得  $r=s$ .

(3). 如果  $\alpha_1, \dots, \alpha_t \in V$  生成  $V$ , 则  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  已经是  $V$  的一组基. 如果  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  不生成  $V$ , 则存在  $\alpha_{t+1} \in V$ , 但  $\alpha_{t+1}$  不能由  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  线性表出, 所以  $\alpha_1, \dots, \alpha_t, \alpha_{t+1}$  线性无关 (由引理 3.1.2 中的 (2)). 对  $\alpha_1, \dots, \alpha_t, \alpha_{t+1}$  继续上述操作可将  $\alpha_1, \dots, \alpha_t$  扩充成  $V$  的一组基

□

定义 3.1.8: 设  $V$  是  $K$ -向量空间,  $V$  中任意一组基的向量个数 称为  $V$  的维数, 记为  $\dim_K(V)$ . 如果  $V = \{0\}$ , 则  $\dim_K(V) = 0$ .

□

例 3.1.9:  $\dim_K(K^n) = n$ ,  $\dim_{\mathbb{R}}(\mathbb{C}) = 2$ ,  $\dim_K(V_d) = C_{d+n-1}^d$ .

□

例 3.1.10.  $\dim_{\mathbb{Q}}(\mathbb{Q}) = +\infty$ ,  $\dim_K(K[X]) = +\infty$ , 但是

$K[X]$  的  $d$  次项  $K[X]_d = \{ f(x) \in K[X] \mid \deg f(x) \leq d \}$  是  
有限维  $K$ -向量空间  $\dim_K(K[X]_d) = d+1$ .  $\square$

如果  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间, 则存在一组基  $e_1, e_2, \dots, e_n \in V$   
使得  $V$  中的 每个向量  $x$  都可唯一地由  $e_1, \dots, e_n$  线性表示.

即  $V = \{ x = x_1 e_1 + x_2 e_2 + \dots + x_n e_n \mid x_i \in K \}$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$   
由  $x$  唯一确定. 所以,  $e_1, e_2, \dots, e_n$  确定了  $n$  个函数

$$e_i^*: V \rightarrow K, (1 \leq i \leq n)$$

使得: 如果  $x = x_1 e_1 + x_2 e_2 + \dots + x_n e_n$ , 则  $e_i^*(x) = x_i$ .

引理 3.1.4: 由  $V$  的一组基  $e_1, e_2, \dots, e_n$  确定的函数

$e_i^*: V \rightarrow K, (1 \leq i \leq n)$ , 满足条件:  $\forall x, y \in V, \lambda \in K,$

$$e_i^*(x+y) = e_i^*(x) + e_i^*(y), e_i^*(\lambda x) = \lambda e_i^*(x)$$

证明: 如令  $x = x_1 e_1 + \dots + x_i e_i + \dots + x_n e_n, y = y_1 e_1 + \dots + y_i e_i + \dots + y_n e_n$ .

则  $x+y = (x_1+y_1)e_1 + \dots + (x_i+y_i)e_i + \dots + (x_n+y_n)e_n, \lambda x = (\lambda x_1)e_1 + \dots + (\lambda x_i)e_i + \dots + (\lambda x_n)e_n$ .

所以  $e_i^*(x+y) = x_i+y_i = e_i^*(x) + e_i^*(y), e_i^*(\lambda x) = \lambda x_i = \lambda e_i^*(x)$ .  $\square$

定义 3.1.9. ~~函数~~ 函数  $l: V \rightarrow K$  称为 线性函数. 如果

$\forall x, y \in V, \forall \lambda \in K$ , 有  $l(x+y) = l(x) + l(y), l(\lambda x) = \lambda l(x)$ .

如果  $l_1, l_2$  是  $V$  上的两个 线性函数, 则

$l_1 + l_2: V \rightarrow K, x \mapsto l_1(x) + l_2(x)$ ,

$\lambda l_1: V \rightarrow K, x \mapsto \lambda l_1(x)$  也是线性函数.  $\square$

例 3.1.11. 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基.

证 (1)  $e_i^*: V \rightarrow K, (1 \leq i \leq n)$ , 是线性函数, 且  $e_i^*(e_j) = 0 (i \neq j)$ .

$$e_i^*(e_i) = 1.$$

(2) 对任意给定的常数  $a_1, a_2, \dots, a_n \in K$ , ~~有~~ 线性函数

$$l_a: V \rightarrow K, x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n \mapsto l(x) = a_1 x_1 + \dots + a_n x_n$$

是线性函数, 且  $l_a(e_i) = a_i, (1 \leq i \leq n)$ .

(3).  $l_a = a_1 e_1^* + \dots + a_n e_n^*$   $\square$

定义 3.1.10: 设  $V^*$  表  $V$  上所有线性函数  $l: V \rightarrow K$  的集合.  $V^*$  关于函数的“加法”和数乘法是  $n$ -维  $K$ -向量空间. 称为  $V$  的对偶空间.  $\square$

引理 3.1.5. 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基, 则  $e_1^*, \dots, e_n^* \in V^*$  是  $V^*$  的一组基, 即  $\dim_K(V^*) = n$ .

证明: (1)  $e_1^*, \dots, e_n^*$  线性无关. 如果  $\lambda_1 e_1^* + \dots + \lambda_n e_n^* = 0$ .

即  $l := \lambda_1 e_1^* + \dots + \lambda_n e_n^*: V \rightarrow K$  是零函数. 则

$$l(x) = \lambda_1 e_1^*(x) + \dots + \lambda_n e_n^*(x) = 0, \forall x \in V.$$

特别,  $\lambda_i = l(e_i) = 0, (1 \leq i \leq n)$ . ~~即  $l(e_i) = \lambda_1 e_1^*(e_i) + \dots + \lambda_n e_n^*(e_i)$~~

(2) ~~对任意  $l \in V^*$~~   $\forall l \in V^*$ , 即  $l: V \rightarrow K$  是线性函数.

令  $a_i = l(e_i) \in K$ , 则  $l = a_1 e_1^* + \dots + a_n e_n^*$ .  $\square$

定义 3.1.11: 设  $e_1, e_2, \dots, e_n \in V$  是一组基,  $\forall x \in V$ ,

则数组

$$[e_1^*(x), e_2^*(x), \dots, e_n^*(x)] := \begin{pmatrix} e_1^*(x) \\ e_2^*(x) \\ \vdots \\ e_n^*(x) \end{pmatrix} \in K^n$$

称为  $x$  在基  $e_1, \dots, e_n$  下的坐标.  $\square$

3/λ 记号:  $x = e_1^*(x)e_1 + \dots + e_n^*(x)e_n$

$$x = (e_1, \dots, e_n) \begin{pmatrix} e_1^*(x) \\ \vdots \\ e_n^*(x) \end{pmatrix} = (e_1, \dots, e_n) [e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)].$$

引理 3.1.5: 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基.

则映射  $V \xrightarrow{\phi_e} K^n, x \mapsto [e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)]$

是一个双射. 且满足:  $\phi_e(x+y) = \phi_e(x) + \phi_e(y), \phi_e(\lambda x) = \lambda \phi_e(x)$ .

证明: (1)  $\phi_e$  是满射:  $\forall [a_1, \dots, a_n] \in K^n, \exists x = a_1 e_1 + \dots + a_n e_n \in V$ .

则  $e_i^*(x) = e_i^*(a_i e_i) = a_i$ . 故  $\phi_e(x) = [e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)] = [a_1, \dots, a_n]$ .

(2)  $\phi_e$  是单射:  $\forall x = \theta(e_1, \dots, e_n) [e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)] \in V$ ,

$y = (e_1, \dots, e_n) [e_1^*(y), \dots, e_n^*(y)] \in V$ , 若  $\phi_e(x) = \phi_e(y)$ , 则  $[e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)] = [e_1^*(y), \dots, e_n^*(y)]$ . 所以,  $x = y$ . 故  $\phi_e$  是单射.

(3) 因为  $x+y = (e_1, \dots, e_n) [e_1^*(x)+e_1^*(y), \dots, e_n^*(x)+e_n^*(y)]$ , 故

$$\phi_e(x+y) = [e_1^*(x)+e_1^*(y), \dots, e_n^*(x)+e_n^*(y)] = \phi_e(x) + \phi_e(y).$$

同理可证  $\phi_e(\lambda x) = \lambda \phi_e(x), \forall \lambda \in K$ .

□.

所以  $V$  上的所有线性函数和映射均可用向量的坐标来表示和计算. 例如, 设  $l: V \rightarrow K$  是一个线性函数,

令  $a_i = l(e_i) \in K$ , 则

$$l(x) = a_1 e_1^*(x) + a_2 e_2^*(x) + \dots + a_n e_n^*(x) = (a_1, \dots, a_n) [e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)].$$

1. 设  $V$  是  $K$ -向量空间,  $x, y \in V$ ,  $\lambda, \mu \in K$ . 证明:

$$(1) 0 \cdot x = 0, (2) \lambda \cdot 0 = 0, (3) (-1) \cdot x = -x, (4) \lambda \cdot (-x) = -\lambda \cdot x$$

$$(5) \lambda \cdot (x-y) = \lambda \cdot x - \lambda \cdot y, (6) (\lambda-\mu) \cdot x = \lambda \cdot x - \mu \cdot x, (7) \text{若 } \lambda \cdot x = 0, \text{ 则 } \lambda=0 \text{ 或 } x=0.$$

2. 设  $V$  是  $K$ -向量空间,  $V_i \subset V$ , ( $i \in I$ ), 是若干个(可能无限)子空间, 证明它们的交集  $\bigcap_{i \in I} V_i$  也是  $V$  的子空间.

3. 设  $V_1, V_2, \dots, V_m$  是  $V$  的子空间. 证明: 它们的“和”

$$V_1 + V_2 + \dots + V_m := \{x_1 + x_2 + \dots + x_m \mid \forall x_i \in V_i\}$$

也是  $V$  的子空间.

4. 设  $V$  是有限维向量空间,  $W \subset V$  是  $V$  的任意子空间. 证明:

$$\dim_K(W) \leq \dim_K(V),$$

且等号成立的充要条件是  $W=V$ .

5. 设  $V_1, V_2$  是  $V$  的子空间, 证明: 它们的并  $V_1 \cup V_2$  不是  $V$  的子空间, 除非  $V_1 \subseteq V_2$  或  $V_2 \subseteq V_1$ .

6. 设  $V = \mathbb{R}^2$  是 2 维实向量空间, 证明: (1)  $V_1 = \{(x, 0) \mid \forall x \in \mathbb{R}\}$  和  $V_2 = \{(0, y) \mid \forall y \in \mathbb{R}\}$  是  $\mathbb{R}^2$  的子空间; (2)  $V = V_1 + V_2$ .  
(3)  $\mathbb{R}^2 \neq V_1 \cup V_2$ .

7. 设  $V = \{\text{连续函数 } \mathbb{R} \xrightarrow{f} \mathbb{R}\}$  是  $\mathbb{R}$  上所有连续函数关于函数加法和数乘运算构成的  $\mathbb{R}$ -向量空间. 证明下列向量组在  $V$  中线性无关.  
(1)  $\sin x, \cos x$ ; (2)  $1, \sin x, \cos x$   
(3)  $\sin x, \sin 2x, \dots, \sin nx$ . ( $n$  为任意正整数).

8. 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $l: V \rightarrow K$  是一非零线性函数.  
试证明: (1)  $V_l = \{x \in V \mid l(x) = 0\}$  是  $V$  的子空间;

$$(2) \dim_K(V_l) = n-1.$$

9. 设  $\dim_K(V) = n \geq 2$ ,  $l_i: V \rightarrow K$  ( $i=1,2$ ) 是两个不全为零的线性函数. 令  $W = \{x \in V \mid l_1(x) = 0, l_2(x) = 0\}$ .

试证明:  $\dim_K(W) \geq n-2$ , 等号成立当且仅当  $l_1, l_2$  在  $V$  中线性无关.

10. 设  $\dim_K(V) = n > 0$ ,  $x \in V$  是非零向量, 证明:

$$(1) V_x^* = \{l \in V^* \mid l(x) = 0\} \text{ 是 } V^* \text{ 的子空间}, (2) \dim_K(V_x^*) = n-1.$$

11. 设  $V_1, V_2$  是  $V$  的子空间,  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V_1 \cap V_2$  是一组基.  
令  $\beta_1, \dots, \beta_t \in V_1, \mu_1, \dots, \mu_s \in V_2$  使得  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_t$  是  $V_1$  的一组基,  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \mu_1, \dots, \mu_s$  是  $V_2$  的一组基. 试证明:

(1) 向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_t, \mu_1, \dots, \mu_s$  是子空间  $V_1 + V_2$  的一组基.

$$(2) \dim_K(V_1 + V_2) = \dim_K(V_1) + \dim_K(V_2) - \dim_K(V_1 \cap V_2).$$

12. 设  $e_1, \dots, e_n$  是  $V$  的一组基,  $\alpha_i = (e_1, \dots, e_n) [e_1^*(\alpha_i), \dots, e_n^*(\alpha_i)]$ ,  $1 \leq i \leq m$  是  $V$  中一组坐标分别为  $A^{(i)} = [e_1^*(\alpha_i), \dots, e_n^*(\alpha_i)] \in K^n$ ,  $1 \leq i \leq m$  的向量. 证明

(1)  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关  $(\Leftrightarrow) A^{(1)}, \dots, A^{(m)}$  线性相关

(2)  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关  $(\Leftrightarrow) A^{(1)}, \dots, A^{(m)}$  线性无关.

### § 3.2. 线性方程组

数学与实际应用中的许多问题都可以归结为求解下述的“线性方程组”：

$$(*) \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

其中  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是未知元,  $a_{ij} \in K$  ( $K$  是一个域) 称为方程组的系数,  $a_{ij}, b_i \in K$  一般都是固定的数(或元素)。下述的线性方程组称为与方程组(\*)相伴的“齐次线性方程组”。

$$(*)^h \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$

方程组(\*)和(\*)<sup>h</sup>也可写成列向量空间  $K^m$  中的线性组合形式。

$$(*) : x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix} + \dots + x_n \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

$$(*)^h : x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix} + \dots + x_n \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

为了更进一步简化方程组的表达, 我们引入矩阵的概念.

定义 3.2.1. 形如

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

的表格称为  $m$  行,  $n$  列的 矩阵 (简称  $m \times n$  矩阵), 其中

$$A_{(i)} = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$$

称为  $A$  的 第  $i$  行 (或  $A$  的第  $i$  个行向量). 而

$$A^{(j)} = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix} := [a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{mj}]$$

称为  $A$  的 第  $j$  列 (或  $A$  的第  $j$  个列向量). 矩阵  $A$  通常简记为

$$A = (a_{ij})_{m \times n}, \quad (a_{ij} \text{ 表示位于第 } i \text{ 行, 第 } j \text{ 列位置的元素})$$

如果  $a_{ij} \in K$ , 则称  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  是 系数在  $K$  中的矩阵. 两个矩阵

$A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$  相等 当且仅当  $m = m'$ ,  $n = n'$ , 且

$$a_{ij} = b_{ij}, \quad (1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n).$$

符号约定: 矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  也可写成

$$A = [A_{(1)}, A_{(2)}, \dots, A_{(m)}] = (A^{(1)}, A^{(2)}, \dots, A^{(n)})$$

的形式 (它们) 是矩阵的一种分块形式, 即 行向量 和 列向量.

定义 3.2.2: 矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad \text{或} \quad \tilde{A} = (A, b) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}$$

分别为方程组 (1) 的 系数矩阵 和 增广矩阵.  $\square$



所以线性方程组 (1) 和 (\*)<sup>R</sup> 可以分别表示成:

(49)

$$(*) : x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \dots + x_n A^{(n)} = b, \quad (b = [b_1, \dots, b_m])$$

$$(*)^R : x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \dots + x_n A^{(n)} = 0.$$

如果用  $K^m$  表示  $m$  维“列向量空间”，则方程组 (1) 是否有解可表示成:

(1) (\*) 有解  $\Leftrightarrow b$  在  $K^m$  可由  $A^{(1)}, A^{(2)}, \dots, A^{(n)}$  线性表示.

(2) (\*)<sup>R</sup> 有非零解  $\Leftrightarrow A^{(1)}, A^{(2)}, \dots, A^{(n)}$  在  $K^m$  中线性相关.

(3) (\*)<sup>R</sup> 无非零解  $\Leftrightarrow A^{(1)}, A^{(2)}, \dots, A^{(n)}$  在  $K^m$  中线性无关.

定理 3.2.1: 令  $K^n$  表示  $n$  维列向量空间, 则

$W_{(1)^R} = \{ [\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n] \in K^n \mid \lambda_1 A^{(1)} + \lambda_2 A^{(2)} + \dots + \lambda_n A^{(n)} = 0 \}$   
是  $K^n$  的一个子空间. 如果  $\eta = [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] \in K^n$  是 (\*) 的一个解, 则

$$W_{(*)} = \{ [\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n] \in K^n \mid \lambda_1 A^{(1)} + \lambda_2 A^{(2)} + \dots + \lambda_n A^{(n)} = b \} = \eta + W_{(1)^R}.$$

证明: 不难直接验证:  $W_{(1)^R}$  是  $K^n$  的一个子空间.

如果  $\eta = [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n]$  是 (\*) 的一个解,  $\forall \eta + \alpha \in \eta + W_{(1)^R}$ ,  
其中  $\alpha = [a_1, a_2, \dots, a_n] \in W_{(1)^R}$ , 则

$$(\eta_1 + a_1)A^{(1)} + (\eta_2 + a_2)A^{(2)} + \dots + (\eta_n + a_n)A^{(n)} = \eta_1 A^{(1)} + \eta_2 A^{(2)} + \dots + \eta_n A^{(n)} = b.$$

即  $\eta + \alpha \in W_{(*)}$ . 反之,  $\forall \lambda = [\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n] \in W_{(*)}$ , 则  $\lambda - \eta$  是 (\*)<sup>R</sup> 的一个解. 即  $\lambda - \eta \in W_{(1)^R}$  使  $\lambda = \eta + (\lambda - \eta) \in \eta + W_{(1)^R}$ .

□.

线性方程组理论通常需要回答下面几个问题: (1) 方程组 (1) 是否有解? (2) 如果 (\*) 有解, 何时有唯一解? (3) 如果 (\*) 有唯一解,

该解的公式 ~~是什么~~ 是什么? (4) 如果  $(*)$  有无穷多个解, 能否找出有限个解  $\alpha_1, \dots, \alpha_r \in K^n$  使其它解可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  唯一 表示?

下面介绍一种算法 (高斯消元法), 它给出了问题 (1), (2), (4) 的完整答案。

该算法由对方程组的几个基本操作 (称为初等变换) 组成。初等变换 (I) 是指将方程组中的第  $i$  个方程与第  $j$  个方程交换位置; 初等变换 (II) 是指将方程组中的第  $i$  个方程乘一个常数  $c \in K$  加到第  $j$  个方程; 初等变换 (III) 是指将方程组的第  $i$  个方程乘以非零常数  $c \in K$ 。

~~$$b_i = a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n$$~~

上述对线性方程组  $(*)$  的初等变换可以用对它  $\odot$  增广矩阵  $\tilde{A} = (A, b)$  的行向量的初等变换来描述: 令

$$\tilde{A}_{(i)} = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}, b_i).$$

则关于方程组  $(*)$  的 三类初等变换 可图示如下:

$$[\tilde{A}_{(1)}, \dots, \tilde{A}_{(i)}, \dots, \tilde{A}_{(j)}, \dots, \tilde{A}_{(m)}] \xleftarrow[\text{(I)}]{\text{初等变换}} [\tilde{A}_{(1)}, \dots, \tilde{A}_{(j)}, \dots, \tilde{A}_{(i)}, \dots, \tilde{A}_{(m)}]$$

$$[\tilde{A}_{(1)}, \dots, \tilde{A}_{(i)}, \dots, \tilde{A}_{(j)}, \dots, \tilde{A}_{(m)}] \xleftarrow[\text{(II)}]{\text{初等变换}} [\tilde{A}_{(1)}, \dots, \tilde{A}_{(i)}, \dots, \tilde{A}_{(j)} + c\tilde{A}_{(i)}, \dots, \tilde{A}_{(m)}]$$

$$[\tilde{A}_{(1)}, \dots, \tilde{A}_{(i)}, \dots, \tilde{A}_{(m)}] \xleftarrow[\text{(III)}]{\text{初等变换}} [\tilde{A}_{(1)}, \dots, c\tilde{A}_{(i)}, \dots, \tilde{A}_{(m)}].$$

引理 3.2.1: 如果方程组  $(*)'$  由方程组  $(*)$  经有限次初等变换得到. 则  $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]$  是  $(*)'$  的解 ~~当且仅当~~ 当且仅当  $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]$  是  $(*)$  的解.

证明: 由于初等变换都可逆, 所以  $(*)$  也可由  $(*)'$  经初等变换得到. 因此只需证明: 如果  $(*)'$  是由  $(*)$  经一次初等变换得到, 则  $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]$  是  $(*)'$  的解当且仅当  $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]$  是  $(*)$  的解. 对第(II), (IV)类初等变换, 这是显然的. 对第(I)类初等变换, 令

$$l_k(x) = a_{k1}x_1 + a_{k2}x_2 + \dots + a_{kn}x_n,$$

如果  $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]$  是  $(*)'$  的解, 则

$$l_k(x) = b_k, \quad c l_i(x) + l_j(x) = c b_i + b_j.$$

故  $l_j(x) = b_j, \quad x = [x_1, \dots, x_n]$  也是  $(*)$  的解. 反之亦然

□.

定理 3.2.2 (高斯消元法). 如果方程组  $(*)$  的系数矩阵  $A \neq 0$ . 则, 经过若干次第(II)类和第(IV)类初等变换,  $(*)$  可化简为下列的“阶梯型”方程组  $(*)'$ :

$$\begin{cases} \bar{l}_{1,0} & \bar{a}_{1i_1}x_{i_1} + \bar{a}_{1i_2}x_{i_2} + \bar{a}_{1i_3}x_{i_3} + \dots + \bar{a}_{1n}x_n = \bar{b}_1 \\ \bar{l}_{2,0} & \bar{a}_{2i_2}x_{i_2} + \bar{a}_{2i_3}x_{i_3} + \bar{a}_{2i_4}x_{i_4} + \dots + \bar{a}_{2n}x_n = \bar{b}_2 \\ \vdots & \vdots \\ \bar{l}_{r,0} & \bar{a}_{r i_r}x_{i_r} + \bar{a}_{r i_{r+1}}x_{i_{r+1}} + \bar{a}_{r i_{r+2}}x_{i_{r+2}} + \dots + \bar{a}_{rn}x_n = \bar{b}_r \\ \bar{l}_{r+1,0} & 0x_1 + 0x_2 + \dots + 0x_r + 0x_{r+1} + 0x_{r+2} + \dots + 0x_n = \bar{b}_{r+1} \\ \vdots & \vdots \\ \bar{l}_{m,0} & 0x_1 + 0x_2 + \dots + 0x_r + 0x_{r+1} + 0x_{r+2} + \dots + 0x_n = \bar{b}_m \end{cases}$$

其中  $0 < i_1 < i_2 < \dots < i_r, \quad \bar{a}_{1i_1} \neq 0, \bar{a}_{2i_2} \neq 0, \dots, \bar{a}_{r i_r} \neq 0$  (通过第(IV)类初等变换可使  $x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_r}$  的系数均为 1).

证明: 对不定元  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的个数  $n$  做归纳法: 当  $n=1$ , 结论显然 (因为  $A \neq 0$ ). 设定理对不定元个数小于  $n$  的方程组成立. 无妨设  $A^{(1)} \neq 0$  (系数矩阵  $A$  的第 1 列), 通过第(II)类初等变换

可令  $a_{11} \neq 0$ 。为简便起见，令  $l_1(x) = a_{11}x_1 + \cancel{a_{12}x_2} + \dots + a_{1n}x_n$ 。

则线性方程组 (\*) 通过初等变换可化为：

$$\left\{ \begin{array}{l} l_1(x) = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ l_2(x) - \frac{a_{21}}{a_{11}}l_1(x) = 0x_1 + (a_{22} - \frac{a_{21}a_{12}}{a_{11}})x_2 + \dots + (a_{2n} - \frac{a_{21}a_{1n}}{a_{11}})x_n = b_2 - \frac{a_{21}}{a_{11}}b_1 \\ \vdots \\ l_m(x) - \frac{a_{m1}}{a_{11}}l_1(x) = 0x_1 + (a_{m2} - \frac{a_{m1}a_{12}}{a_{11}})x_2 + \dots + (a_{mn} - \frac{a_{m1}a_{1n}}{a_{11}})x_n = b_m - \frac{a_{m1}}{a_{11}}b_1 \end{array} \right.$$

$$\text{令 } \bar{l}_1(x) = l_1(x), \quad \bar{l}_2(x) = l_2(x) - \frac{a_{21}}{a_{11}}l_1(x), \quad \dots, \quad \bar{l}_m(x) = l_m(x) - \frac{a_{m1}}{a_{11}}l_1(x)$$

$$\bar{b}_1 = b_1, \quad \bar{b}_2 = b_2 - \frac{a_{21}}{a_{11}}b_1, \quad \dots, \quad \bar{b}_m = b_m - \frac{a_{m1}}{a_{11}}b_1.$$

则上述方程组可写成

$$(*)' \quad \left\{ \begin{array}{l} \bar{l}_1(x) = \bar{a}_{11}x_1 + \bar{a}_{12}x_2 + \dots + \bar{a}_{1n}x_n = \bar{b}_1 \\ \bar{l}_2(x) = \quad \quad \quad a'_{22}x_2 + \dots + a'_{2n}x_n = \bar{b}'_2 \\ \vdots \\ \bar{l}_m(x) = \quad \quad \quad a'_{m2}x_2 + \dots + a'_{mn}x_n = \bar{b}'_m \end{array} \right.$$

$$\text{对方程组: } \left\{ \begin{array}{l} l'_2(x) = a'_{22}x_2 + \dots + a'_{2n}x_n = \bar{b}'_2 \\ \vdots \\ l'_m(x) = a'_{m2}x_2 + \dots + a'_{mn}x_n = \bar{b}'_m \end{array} \right.$$

应用归纳假设可得结论。 □

由证明过程，我们有如下观察：

(1) 方程组 (\*\*) 中的每个方程  $\bar{l}_i(x) = \bar{b}_i$  都是 (\*) 中方程

$l_1(x) = b_1, l_2(x) = b_2, \dots, l_m(x) = b_m$  的线性组合。即存在常数  $\lambda_{i1}, \dots, \lambda_{im} \in K$  使得

$$\bar{l}_i(x) = \lambda_{i1}l_1(x) + \lambda_{i2}l_2(x) + \dots + \lambda_{im}l_m(x)$$

$$\bar{b}_i = \lambda_{i1}b_1 + \lambda_{i2}b_2 + \dots + \lambda_{im}b_m$$

反之亦然。

(2) 在方程组  $(\alpha): l_1(\alpha)=b_1, l_2(\alpha)=b_2, \dots, l_m(\alpha)=b_m$  中存在  $r$  个方程 (无妨设  $l_1(\alpha)=b_1, \dots, l_r(\alpha)=b_r$ ) 使得 线性函数  
 $\{l_{r+1}(\alpha), \dots, l_m(\alpha)\}$  可由  $\{l_1(\alpha), \dots, l_r(\alpha)\}$  线性表出 (但  $\{b_{r+1}, \dots, b_m\}$  未必由  $\{b_1, \dots, b_r\}$  线性表出). 即:  $\forall i > r$ , 存在常数  $\lambda_{i1}, \dots, \lambda_{ir} \in K$  使得  $l_i(\alpha) = \lambda_{i1}l_1(\alpha) + \dots + \lambda_{ir}l_r(\alpha)$ ,  $\bar{b}_i = b_i - (\lambda_{i1}b_1 + \dots + \lambda_{ir}b_r)$

(3)  $r \leq \min\{m, n\}$ .

推论 3.2.1, (1)  $(\alpha)$  有解  $\Leftrightarrow (\bar{\alpha})$  有解  $\Leftrightarrow \bar{b}_{r+1} = \dots = \bar{b}_m = 0$ .

(2) 若  $(\bar{\alpha})$  有解 (即  $\bar{b}_{r+1} = \dots = \bar{b}_m = 0$ ), 适当调整不定元  $x_{r+1}, \dots, x_n$  的次序 (使所排型中的  $i_1, i_2, \dots, i_r$  为  $1, 2, \dots, r$ ), 则 ~~有解~~

~~(\alpha)~~  $x = [x_1, \dots, x_n] \in K^n$  是  $(\alpha)$ -组解的充要条件是:

$$\begin{cases} x_1 = d_1 + c_{11}x_{r+1} + \dots + c_{1n}x_n \\ x_2 = d_2 + c_{21}x_{r+1} + \dots + c_{2n}x_n \\ \vdots \\ x_r = d_r + c_{r1}x_{r+1} + \dots + c_{rn}x_n \end{cases}$$

其中  $d_1, d_2, \dots, d_r, c_{ij} \in K$  是 (可计算的) 常数. 特别, ~~若~~

~~若~~  $r < n \Leftrightarrow (\alpha)$  有无穷多组解 (当  $K$  是无限域时).  
 $(\alpha)$  有唯一解  $\Leftrightarrow r = n$ .

(3) 齐次线性方程组  $(\alpha)^h$  有非零解  $\Leftrightarrow r < n$ .

特别, 当  $m < n$  时,  $(\alpha)^h$  有无穷多组解 (当  $K$  是无限域时).

例 3.2.1: 线性方程组, □

$$\begin{cases} l_1(\alpha) = x_1 + x_2 + 2x_3 + 2x_4 = b_1 \\ l_2(\alpha) = 3x_1 + 5x_2 + 6x_3 - 4x_4 = b_2 \\ l_3(\alpha) = 4x_1 + 5x_2 - 2x_3 + 5x_4 = b_3 \\ l_4(\alpha) = 3x_1 + 8x_2 + 24x_3 - 19x_4 = b_4 \end{cases}$$

何时求解? 如有解, 求它的一般解.

解 消去后面两个方程中的  $x_1$  与  $x_2$

$$l_2'(x) = l_2(x) - 3l_1(x) = 2x_2 + 12x_3 - 10x_4 = b_2 - 3b_1$$

$$l_3'(x) = l_3(x) - 4l_1(x) = x_2 + 6x_3 - 5x_4 = b_3 - 4b_1$$

$$l_4'(x) = l_4(x) - 3l_1(x) = 5x_2 + 30x_3 - 25x_4 = b_4 - 3b_1$$

消去后面两个方程中的  $x_2$ ，可得“阶梯型”方程组如下：

$$\begin{cases} \bar{l}_1(x) = l_1(x) = x_1 + x_2 - 2x_3 + 2x_4 = b_1 = \bar{b}_1 \\ \bar{l}_2(x) = \frac{1}{2}l_2'(x) = x_2 + 6x_3 - 5x_4 = \frac{1}{2}b_2 - \frac{3}{2}b_1 = \bar{b}_2 \\ \bar{l}_3(x) = l_3'(x) - \bar{l}_2(x) = 0x_1 + 0x_2 + 0x_3 + 0x_4 = b_3 - \frac{5}{2}b_1 - \frac{1}{2}b_2 = \bar{b}_3 \\ \bar{l}_4(x) = l_4'(x) - 5\bar{l}_2(x) = 0x_1 + 0x_2 + 0x_3 + 0x_4 = b_4 + \frac{5}{2}b_1 - \frac{5}{2}b_2 = \bar{b}_4 \end{cases}$$

故当  $b_3 = \frac{5}{2}b_1 + \frac{1}{2}b_2$ ,  $b_4 = \frac{5}{2}b_1 + \frac{5}{2}b_2$  时，方程组有解。

~~原~~  $x = [x_1, x_2, x_3, x_4]$  是它的解。  $\Leftrightarrow$

$$\begin{cases} x_1 = \frac{5}{2}b_1 - \frac{1}{2}b_2 + 8x_3 - 7x_4 \\ x_2 = -\frac{3}{2}b_1 + \frac{1}{2}b_2 - 6x_3 + 5x_4 \end{cases}$$

令  $x_3 = x_4 = 0$ ，可得方程组的一个特解  $\alpha = [\frac{5}{2}b_1 - \frac{1}{2}b_2, -\frac{3}{2}b_1 + \frac{1}{2}b_2, 0, 0]$ 。

与它相伴的齐次线性方程组的空间是

$$W = \left\{ x = [x_1, x_2, x_3, x_4] \in K^4 \mid \begin{cases} x_1 = 8x_3 - 7x_4 \\ x_2 = -6x_3 + 5x_4 \end{cases} \right\}$$

令  $x_3 = 1, x_4 = 0$  得  $\beta_1 = [8, -6, 1, 0] \in W$ ，令  $x_3 = 0, x_4 = 1$  得

$\beta_2 = [-7, 5, 0, 1] \in W$ 。可证明  $\beta_1, \beta_2$  线性无关，且

$\forall x = [x_1, x_2, x_3, x_4] \in W$ ，有  $x = x_3\beta_1 + x_4\beta_2$ 。即  $\beta_1, \beta_2$  是  $W$  的一组基。即  $W = \{ \lambda_1\beta_1 + \lambda_2\beta_2 \mid \lambda_1, \lambda_2 \in K \}$ ，方程组的一般解（或称通解）可表示为

$$x = \alpha + \lambda_1\beta_1 + \lambda_2\beta_2, \quad \forall \lambda_1, \lambda_2 \in K.$$

注意：例 3.2.1 中的 4 个方程中， $l_1(x), l_2(x)$  线性无关， $l_3(x)$ ，

$l_4(x)$  可由  $l_1(x), l_2(x)$  线性表示： $l_3(x) = \frac{5}{2}l_1(x) + \frac{1}{2}l_2(x)$ ,  $l_4(x) = -\frac{5}{2}l_1(x) + \frac{5}{2}l_2(x)$ 。

高斯消元法中出现的子整系数  $r$  显然在解方程时意义重大。一个自然的问题是： $r$  是方程组的“不变量”？即： $r$  是否与初等变换无关？下面我们就来证明它确实是方程组系数矩阵的重要不变量。（方程组由系数矩阵  $A$  与  $\vec{b}=(A, b)$  唯一确定，所以它就方程组的不变量。）

定义 3.2.3：对任意矩阵  $A=[A_{(1)}, \dots, A_{(m)}]=[A^{(1)}, \dots, A^{(m)}]$

$$\langle A_{(1)}, \dots, A_{(m)} \rangle = \{ \lambda_1 A_{(1)} + \dots + \lambda_m A_{(m)} \mid \forall \lambda_i \in K \} \subset K^n$$

$$\langle A^{(1)}, \dots, A^{(m)} \rangle = \{ \lambda_1 A^{(1)} + \dots + \lambda_m A^{(m)} \mid \forall \lambda_i \in K \} \subset K^m$$

分别表示由  $A$  的行向量生成的子空间，和由  $A$  的列向量生成的子空间。则  $r_r(A) = \dim_K \langle A_{(1)}, \dots, A_{(m)} \rangle$  称为矩阵  $A$  的行秩， $r_c(A) = \dim_K \langle A^{(1)}, \dots, A^{(m)} \rangle$  称为矩阵  $A$  的列秩。

引理 3.2.2：任意矩阵  $A=(a_{ij})_{m \times n}$  (元素在域  $K$  中) 通过若干次行向量施实若干次初等变换，可化为如下“阶梯型” □

$$\bar{A} = \begin{pmatrix} 0 \dots 0 & 1 & \bar{a}_{1i_1+1}, \dots, \bar{a}_{1i_1+r} & \dots & 0 & \bar{a}_{1i_1+r} & \dots & \bar{a}_{1n} \\ 0 \dots 0 & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 & \bar{a}_{2i_2+r} & \dots & \bar{a}_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 \dots 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & 1 & \dots & \bar{a}_{ri_r} \\ 0 \dots 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 \dots 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \quad (i_1 < i_2 < \dots < i_r)$$

其中  $r$  等于  $A$  的行秩。(即  $r$  与初等变换无关)。

证明。  $A$  可化为“阶梯型”是高斯消元法的推论。只需证明：

$r$  是  $A$  的行秩  $r_r(A)$ 。令  $\bar{A}=[\bar{A}_{(1)}, \dots, \bar{A}_{(m)}]$ 。则

$$\langle A_{(1)}, A_{(2)}, \dots, A_{(m)} \rangle = \langle \bar{A}_{(1)}, \dots, \bar{A}_{(m)} \rangle$$

故  $r_r(A) = \dim_K \langle \bar{A}_{(1)}, \dots, \bar{A}_{(m)} \rangle = \dim_K \langle \bar{A}_{(1)}, \dots, \bar{A}_{(r)} \rangle$

~~即要证明： $\bar{A}_{(1)}, \dots, \bar{A}_{(r)}$  线性无关。~~

对  $[\bar{A}_{i_1}, \dots, \bar{A}_{i_r}]$  施以进一步的初等行变换, 对  $i_1 < i_2 < \dots < i_r$

可设  $\bar{a}_{j i_k} = 0$  ( $\forall j < k$ ). 此时, 行向量  $\lambda_1 \bar{A}_{i_1} + \lambda_2 \bar{A}_{i_2} + \dots + \lambda_r \bar{A}_{i_r}$  在第  $k$  行, 第  $i_k$  列位置的元素必为  $\lambda_k$ . 所以, 如果

$$\lambda_1 \bar{A}_{i_1} + \lambda_2 \bar{A}_{i_2} + \dots + \lambda_r \bar{A}_{i_r} = 0$$

则  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_r = 0$ .  $\bar{A}_{i_1}, \dots, \bar{A}_{i_r}$  线性无关. 故  $r = r_r(A)$ .  $\square$

推论 3.2.2. 设  $W \subset K^n$  是齐次线性方程组

$$x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \dots + x_n A^{(n)} = 0$$

的解空间. 令  $A = (A^{(1)}, A^{(2)}, \dots, A^{(n)})$ . 则

$$\dim_K(W) = n - r_r(A)$$

证明: 对  $A$  的行向量作初等变换可将方程化成阶梯型 (为简化符号可设  $i_1=1, i_2=2, \dots, i_r=r$ ):

$$\begin{cases} x_1 + \bar{a}_{12} x_2 + \bar{a}_{13} x_3 + \dots + \bar{a}_{1r} x_r + \dots + \bar{a}_{1n} x_n = 0 \\ x_2 + \bar{a}_{23} x_3 + \dots + \bar{a}_{2r} x_r + \dots + \bar{a}_{2n} x_n = 0 \\ \vdots \\ x_r + \bar{a}_{rr} x_r + \dots + \bar{a}_{rn} x_n = 0 \end{cases}$$

解方程组得:

$$(2.1) \begin{cases} x_1 = c_{1r} x_r + c_{1r+1} x_{r+1} + \dots + c_{1n} x_n \\ x_2 = c_{2r} x_r + c_{2r+1} x_{r+1} + \dots + c_{2n} x_n \\ \vdots \\ x_r = c_{rr} x_r + c_{rr+1} x_{r+1} + \dots + c_{rn} x_n \end{cases}$$

其中  $c_{ij} \in K$  是 (可计算) 常数,  $x_{r+1}, x_{r+2}, \dots, x_n$  是自由变量. 所以, 如果分别取  $[x_{r+1}, \dots, x_n]$  为  $[1, 0, \dots, 0], [0, 1, 0, \dots, 0], \dots, [0, 0, \dots, 1]$  可得  $n-r$  个

解  $\beta_1 = \begin{pmatrix} c_{1r+1} \\ \vdots \\ c_{rr+1} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \beta_2 = \begin{pmatrix} c_{1r+2} \\ \vdots \\ c_{rr+2} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \beta_3 = \begin{pmatrix} c_{1r+3} \\ \vdots \\ c_{rr+3} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \beta_{n-r} = \begin{pmatrix} c_{1n} \\ \vdots \\ c_{rn} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}.$



它们是线性无关的, 且  $x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \dots + x_n A^{(n)} = 0$  的任意一组解  $x = [x_1, x_2, \dots, x_r, x_{r+1}, \dots, x_n] \in W$  可以写成:

$$x = \left[ \sum_{i=1}^{n-r} c_{1i} x_{ri}, \sum_{i=1}^{n-r} c_{2i} x_{ri}, \dots, \sum_{i=1}^{n-r} c_{n-r,i} x_{ri}, x_{r+1}, \dots, x_n \right]$$
$$= x_{r+1} \beta_1 + x_{r+2} \beta_2 + \dots + x_n \beta_{n-r}$$

故  $\dim_K(W) = n-r = n-r_r(A)$  □

~~上述~~ 上述 ~~证明~~ 证明中构造的  $x_1 A^{(1)} + \dots + x_n A^{(n)} = 0$  的线性无关解  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n-r}$  称为 基础解系, 方程  $x_1 A^{(1)} + \dots + x_n A^{(n)} = b$  的一个固定解  $\alpha \in K^n$  称为特解. 而形如  $\alpha + \lambda_1 \beta_1 + \dots + \lambda_{n-r} \beta_{n-r}$  的解称为一般解.

我们 ~~最后~~ 最后证明一个矩阵的行秩等于列秩. 证明之前先做一点一般性的讨论.

引理 3.2.3: 设  $V$  是一个  $K$ -向量空间,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m \in V$  是一组不全为零的向量. 则存在  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r} \in \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$  满足: (1)  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  线性无关; (2)  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$  中每个向量可由  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  线性表示. (这样的一组向量  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  称为  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  的一个 极大线性无关组).

证明: 令  $S = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$ . 子集  $T \subset S$  称为 无关子集, 如果  $T$  中的 向量线性无关. 令  $T \subset S$  是一个 向量个数  $|T|$  最大的 无关子集. 因为  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  不全为零, 故  $T$  非空. 令  $T = \{\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}\}$ . 由定义,  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  线性无关. 另一方面,  $\forall \alpha \in S, \alpha \notin T, \{\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}, \alpha\}$  必 线性相关 (否则,  $|T| + 1 > |T|$  与  $T$  的选取矛盾).

所以存在不全为零的  $\lambda_1, \dots, \lambda_r, \lambda_{r+1} \in K$ . 使

$$\lambda_1 \alpha_{i_1} + \dots + \lambda_r \alpha_{i_r} + \lambda_{r+1} \alpha = 0.$$

如果  $\lambda_{r+1} = 0$ , 则  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  不全为零, 且  $\lambda_1 \alpha_{i_1} + \dots + \lambda_r \alpha_{i_r} = 0$  与  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  线性无关矛盾. 故  $\lambda_{r+1} \neq 0$ . 从而  $\alpha$  可由  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  线性表示.

□

由引理 3.1.3, 向量组  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$  的任意两组极大线性无关组的向量个数是一样的. 故可将极大线性无关组中向量的个数称为向量组  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$  的秩.

引理 3.2.4: 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V$  是任意  $m$  个不全为零的向量.

$$\langle \alpha_1, \dots, \alpha_m \rangle = \left\{ \lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m \mid \forall \lambda_i \in K \right\} \subset V$$

由  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  生成的子空间. 则  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  中任意一组极大线性无关组  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  都是  $\langle \alpha_1, \dots, \alpha_m \rangle$  的一组基. 特别,

$$\dim_K \langle \alpha_1, \dots, \alpha_m \rangle = \text{向量组 } \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\} \text{ 的秩.}$$

证明: 设  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  是向量组  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$  的一个极大线性无关组. 则  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  线性无关, 且每个  $\alpha_i$  可由它们线性表示. 从而  $\langle \alpha_1, \dots, \alpha_m \rangle$  中每个向量可由  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  线性表示. 由基的定义,  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  是子空间  $\langle \alpha_1, \dots, \alpha_m \rangle$  的一组基.

□

定理 3.2.3: 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  是系数在  $K$  中的矩阵. 则

$$r_r(A) = r_c(A)$$

证明: 为简化符号, 可设  $A$  经过初等行变换后,  $A$  可化为“阶梯型”:

$$\bar{A} = \begin{pmatrix} 1 & \bar{a}_{12} & \dots & \bar{a}_{1r} & \bar{a}_{1r+1} & \dots & \bar{a}_{1n} \\ & 1 & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ & & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ & & & 1 & \bar{a}_{r+1} & \dots & \bar{a}_{rn} \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} = [\bar{A}_{(1)}, \dots, \bar{A}_{(m)}] = (\bar{A}^{(1)}, \dots, \bar{A}^{(m)}).$$

~~知~~ 由引理 3.2.2,  $r_r(A) = r_r(\bar{A}) = r$ . 不证证明:  $r_c(\bar{A}) = r$ .

事实上, 对  $\bar{A}$  的列向量做初等变换可将  $\bar{A}$  化为

$$\bar{A}' = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

从而  $r_c(\bar{A}) = r_c(\bar{A}') = r$ . 所以定理证明的关键是证明:  $r_c(A)$  在对  $A$  的行向量做初等变换时保持不变. 即:  $r_c(A) = r_c(\bar{A})$ . 它可由如下事实:  $\forall x = [x_1, x_2, \dots, x_n] \in K^n$ , 有.

$$x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \cdots + x_n A^{(n)} = 0 \Leftrightarrow x_1 \bar{A}^{(1)} + x_2 \bar{A}^{(2)} + \cdots + x_n \bar{A}^{(n)} = 0.$$

证明. 由于  $r_c(\bar{A}) = r$ , 故存在  $\{\bar{A}^{(1)}, \dots, \bar{A}^{(r)}\}$  的极大线性无关组  $\bar{A}^{(i_1)}, \dots, \bar{A}^{(i_r)}$ .

则我们断言  $A^{(i_1)}, \dots, A^{(i_r)}$  线性无关, 否则存在不全为零的

$\lambda_{i_1}, \dots, \lambda_{i_r} \in K$  使得  $\lambda_{i_1} A^{(i_1)} + \cdots + \lambda_{i_r} A^{(i_r)} = 0$ , 故  $\lambda_{i_1} \bar{A}^{(i_1)} + \cdots + \lambda_{i_r} \bar{A}^{(i_r)} = 0$  与  $\bar{A}^{(i_1)}, \dots, \bar{A}^{(i_r)}$  线性无关矛盾. ~~所以,  $r_c(A) = r$ . 若  $r_c(A) > r$~~

~~则存在  $A^{(i_1)}, \dots, A^{(i_r)}$  线性无关, 且  $\forall A^{(j)} \in \{A^{(1)}, \dots, A^{(n)}\}$ .~~

则  $\bar{A}^{(j)}$  可由  $\bar{A}^{(i_1)}, \dots, \bar{A}^{(i_r)}$  线性表示, 即存在  $x_{i_1}, \dots, x_{i_r} \in K$  使

$$x_{i_1} \bar{A}^{(i_1)} + \cdots + x_{i_r} \bar{A}^{(i_r)} + \bar{A}^{(j)} = 0 \quad (\text{可设 } j \in \{i_1, \dots, i_r\}).$$

从而  $x_{i_1} A^{(i_1)} + \cdots + x_{i_r} A^{(i_r)} + A^{(j)} = 0$ . 即  $A^{(j)}$  可由  $A^{(i_1)}, \dots, A^{(i_r)}$  线性表示.

所以  $A^{(i_1)}, \dots, A^{(i_r)}$  是  $\{A^{(1)}, \dots, A^{(n)}\}$  的极大线性无关组. 由

引理 3.2.4, 得  $r_c(A) = \dim_K \langle A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \rangle = r$ . □

定义 3.2.4:  $r(A) := r_r(A) = r_c(A)$  称为矩阵  $A$  的秩 □

推论 3.2.3: 线性方程组  $x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \cdots + x_n A^{(n)} = b$  有解的充要条件是  $r(A) = r(\bar{A})$ . 其中  $\bar{A} = (A, b)$  是增广矩阵.

证明: 如果有解, 则  $r(\bar{A}) = r_c(\bar{A}) = r_c(A) = r(A)$ . 反之, 若

$r(A) = r(\bar{A})$ , 则  $r(\bar{A}) = r_c(A)$ , 故  $b$  可由  $A^{(1)}, \dots, A^{(n)}$  线性表示. □

### 习题 3.2

1. 求解下列线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + x_3 - 3x_4 + 2x_5 = 0 \\ 2x_1 + x_2 + x_3 + x_4 - 3x_5 = 0 \\ x_1 + x_2 + 3x_3 + 2x_4 - 2x_5 = 0 \\ 2x_1 + 3x_2 - 5x_3 - 17x_4 + 10x_5 = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 6x_3 - 2x_4 = -7 \\ -2x_1 - 5x_2 - 10x_3 + 3x_4 = 10 \\ x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 0 \\ x_2 + 3x_3 - 3x_4 = -10 \end{cases}$$

2. 求三次实系数多项式  $f(x) \in \mathbb{R}[x]$  使得  $f(-2)=1$ ,  $f(-1)=3$ ,  $f(1)=13$ ,  $f(2)=33$ .

3. 将方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 2x_3 + 2x_4 = 1 \\ 3x_1 + 5x_2 + 6x_3 - 4x_4 = 1 \\ 4x_1 + 5x_2 - 2x_3 + 3x_4 = 3 \\ 3x_1 + 8x_2 + 24x_3 - 19x_4 = 2 \end{cases}$$

写成  $K^4$  中的线性组合形式. 并求系数矩阵和增广矩阵的秩.

4. 判定下列向量  $\beta$  能否用向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示.

(1)  $\beta = (5, 4, -2, 4)$ ,  $\alpha_1 = (1, 0, 1, 3)$ ,  $\alpha_2 = (2, 1, 0, 1)$ ,  $\alpha_3 = (0, -2, 1, 1)$

(2)  $\beta = (1, 1, 1, 1)$ ,  $\alpha_1 = (-1, 2, -1, 1)$ ,  $\alpha_2 = (4, 0, 1, -1)$ ,  $\alpha_3 = (3, 2, 0, 0)$ .

5. 设矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  的秩为  $r$ . 证明: 通过初等行变换和初等列变换可将矩阵  $A$  化为

$$\bar{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \quad (r \leq 1).$$

6. 设  $\alpha$  是方程组  $x_1 A^{(1)} + \cdots + x_n A^{(n)} = b$  的一个解,  $\beta_1, \dots, \beta_{n-r}$  是齐次线性方程组  $x_1 A^{(1)} + \cdots + x_n A^{(n)} = 0$  解空间的一组基. 证明:

$\alpha, \alpha + \beta_1, \alpha + \beta_2, \dots, \alpha + \beta_{n-r}$  线性无关.

### §3. 线性映射与矩阵.

(55)

线性映射的概念可以说是在随着  $K$ -向量空间  $V$  出现而自然出现的. 例如, 线性函数  $l: V \rightarrow K$  就是一种特殊的线性映射. 另一个自然出现的例子是引理 3.1.6, 一旦选定  $V$  的一组基  $e_1, \dots, e_n \in V$ , 我们就得到了  $n$  个线性函数  $e_1^*, \dots, e_n^* \in V^*$  和一个双射

$$V \xrightarrow{\phi_e} K^n, \quad x \mapsto [e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)],$$

它满足: (1)  $\phi_e(x+y) = \phi_e(x) + \phi_e(y)$ , (2)  $\phi_e(\lambda x) = \lambda \phi_e(x)$ .

定义 3.3.1. 设  $V, W$  是两个  $K$ -向量空间, 一个映射

$$\varphi: V \rightarrow W$$

称为  $K$ -线性映射 (简称 线性映射), 如果它满足:

$$(1) \varphi(x+y) = \varphi(x) + \varphi(y), \quad (2) \varphi(\lambda x) = \lambda \varphi(x).$$

其中  $x, y \in V$  是任意向量,  $\lambda \in K$  是任意标量. 当  $W=V$  时, 我们称 线性映射  $\varphi: V \rightarrow V$  是  $V$  上的一个 线性算子.

例 3.3.1. 设  $l_1, \dots, l_m \in V^*$  是  $V$  上任意  $m$  个线性函数.  $\square$

则映射  $\varphi: V \rightarrow K^m, \quad x \mapsto [l_1(x), \dots, l_m(x)]$ , 是一个线性映射.  $\square$

例 3.3.2. 设  $M_{n \times n}(K)$  表示所有 系数在  $K$  中的  $n \times n$  阶矩阵 的集合.  $\forall A = (A^{(1)}, \dots, A^{(n)}) \in M_{n \times n}(K)$ , 映射

$$\varphi_A: K^n \rightarrow K^n, \quad x = [x_1, \dots, x_n] \mapsto \varphi_A(x),$$

$$\varphi_A(x) := x_1 A^{(1)} + \dots + x_n A^{(n)}$$

是一个  $K$ -线性映射.  $\square$

例 3.3.3:  $\frac{d}{dx}: \mathbb{R}[x] \rightarrow \mathbb{R}[x]$  是一个  $\mathbb{R}$ -线性映射。证明:

如果  $C(\mathbb{R}) = \{ \text{从 } \mathbb{R} \text{ 到 } \mathbb{R} \}$  表示  $\mathbb{R}$  上所有连续函数组成的  $\mathbb{R}$ -向量空间, 则映射  $\varphi: C(\mathbb{R}) \rightarrow C(\mathbb{R}), \forall f \in C(\mathbb{R}),$

$$f(x) \mapsto \int_0^x f(x) dx.$$

也是一个  $\mathbb{R}$ -线性映射。

□

例 3.3.4: 如果  $f: V \rightarrow W, g: V \rightarrow W$  是两个  $K$ -线性映射, 则映射  $f+g: V \rightarrow W, x \mapsto f(x)+g(x)$ , 和映射  $\lambda f: V \rightarrow W, x \mapsto \lambda f(x)$ , 都是  $K$ -线性映射 (其中  $\lambda \in K$  是任意固定的常数)。

□

例 3.3.5: 令  $\mathcal{L}(V, W) = \{ V \rightarrow W \}$  表示 ~~所有~~  $V$  到  $W$  的  $K$ -线性映射的集合。则  $\mathcal{L}(V, W)$  关于例 3.3.4 中定义的“加法”和“数乘”是一个  $K$ -向量空间。

例 3.3.6: 设  $e_1, \dots, e_n \in V, w_1, \dots, w_m \in W$  分别是  $V$  和  $W$  的一组基,  $A = [A^{(1)}, \dots, A^{(n)}] \in M_{m \times n}(K)$ , 则映射

$$\varphi_A: V \rightarrow W, \varphi_A(x) = (w_1, w_2, \dots, w_m) \sum_{i=1}^n e_i^*(x) A^{(i)},$$

是一个  $K$ -线性映射, 使得  $\varphi_A(e_i) = (w_1, \dots, w_m) A^{(i)}$ 。

证明: 映射  $\varphi_A: V \rightarrow W$  的定义分两步: 首先指定它在  $e_1, \dots, e_n$  上的值, ~~即~~  $\varphi_A(e_i) = (w_1, \dots, w_m) A^{(i)}$ , 然后对任意  $x = e_1^*(x)e_1 + \dots + e_n^*(x)e_n$ , 指定。

~~$$\varphi_A(x) = e_1^*(x)\varphi_A(e_1) + \dots + e_n^*(x)\varphi_A(e_n)$$~~

$$\varphi_A(x) := e_1^*(x)\varphi_A(e_1) + \dots + e_n^*(x)\varphi_A(e_n).$$

因此不难验证  $\varphi_A: V \rightarrow W$  是一个  $K$ -线性映射:  $\forall x, y \in V,$   
 $\varphi_A(x+y) = e_1^*(x+y)\varphi_A(e_1) + \dots + e_n^*(x+y)\varphi_A(e_n) = \varphi_A(x) + \varphi_A(y)$ 。

$$\varphi_A(\lambda x) = e_1^*(\lambda x) \varphi_A(e_1) + \dots + e_n^*(\lambda x) \varphi_A(e_n) = \lambda \varphi_A(x).$$

通过计算, 查  $\varphi_A$  的定义可以用如下公式表达:

$$(3.1) \quad \varphi_A(x) = (w_1, \dots, w_m) \sum_{i=1}^n e_i^*(x) A^{(i)}$$

□

引理 3.3.1: 分别固定  $V$  和  $W$  的一组基  $(v_1, \dots, v_n)$  和  $(w_1, \dots, w_m)$ .

则对任意  $K$ -线性映射  $\varphi: V \rightarrow W$ , 存在唯一  $m \times n$  矩阵  $A_\varphi = (A_\varphi^{(1)}, \dots, A_\varphi^{(n)}) \in M_{m \times n}(K)$  使得  $\forall x \in V$ ,

$$(3.2) \quad \varphi(x) = (w_1, \dots, w_m) \sum_{i=1}^n v_i^*(x) A_\varphi^{(i)}$$

证明: 因为  $(w_1, \dots, w_m)$  是  $W$  的一组基, 所以  $\varphi(v_i) = a_{i1}w_1 + \dots + a_{im}w_m = (w_1, \dots, w_m) [a_{i1}, \dots, a_{im}]$

$(1 \leq i \leq n)$ . (事实上,  $a_{ij} = w_j^*(\varphi(v_i))$ ). 令

$$A_\varphi = [A_\varphi^{(1)}, \dots, A_\varphi^{(n)}], \quad A_\varphi^{(i)} = [a_{i1}, \dots, a_{im}].$$

则  $A_\varphi$  是由  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n))$  和  $(w_1, \dots, w_m)$  唯一确定. 且

~~$\varphi(x) = e_1^*(x)\varphi(v_1) + \dots + e_n^*(x)\varphi(v_n) = (\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) \begin{pmatrix} e_1^*(x) \\ \vdots \\ e_n^*(x) \end{pmatrix}$~~

$$\varphi(x) = v_1^*(x) \varphi(v_1) + \dots + v_n^*(x) \varphi(v_n) = (\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) \begin{pmatrix} v_1^*(x) \\ \vdots \\ v_n^*(x) \end{pmatrix}$$

由  $\varphi(v_i) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi^{(i)}$  代入上式即得

$$\varphi(x) = (w_1, \dots, w_m) \sum_{i=1}^n v_i^*(x) A_\varphi^{(i)}$$

□

符号约定:  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi$  表示

$$\varphi(v_1) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi^{(1)}, \dots, \varphi(v_i) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi^{(i)}, \dots, \varphi(v_n) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi^{(n)}$$

因为  $\varphi$  由  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n))$  唯一确定. 所以或通常用  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi$  来说明  $\varphi$  是如  $A_\varphi$  所定义的.

定义 3.3.2: 设  $(v_1, \dots, v_n), (w_1, \dots, w_m)$  分别是  $K$ -向量空间  $V$  和  $W$  的  $n$ -基,  $\varphi: V \rightarrow W$  是一个  $K$ -线性映射. 令  $A_\varphi \in M_{m \times n}(K)$  是使得满足等式

$$(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi$$

的矩阵. 则称  $A_\varphi$  是  $\varphi$  在基  $(v_1, \dots, v_n)$  和  $(w_1, \dots, w_m)$  下的坐标矩阵. 当  $V=W$  时, 通常取  $(w_1, \dots, w_n) = (v_1, \dots, v_n)$ .  $\square$

推论 3.3.1: 设  $V \xrightarrow{\varphi} W$  和  $V \xrightarrow{\psi} W$  在基  $(v_1, \dots, v_n)$  和  $(w_1, \dots, w_m)$

下的坐标矩阵分别为  $A_\varphi = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $A_\psi = (b_{ij})_{m \times n}$ . 则  $\varphi + \psi$  和  $\lambda\varphi$  在基  $(v_1, \dots, v_n)$  和  $(w_1, \dots, w_m)$  下的坐标矩阵分别为  $A_{\varphi+\psi} = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$  和  $A_{\lambda\varphi} = (\lambda a_{ij})$ .

证明: 由定义,  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi$ ,

$$\varphi(v_i) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi^{(i)}, \quad \psi(v_i) = (w_1, \dots, w_m) A_\psi^{(i)}$$

故  $(\varphi + \psi)(v_i) = (w_1, \dots, w_m) (A_\varphi^{(i)} + A_\psi^{(i)})$ . 所以  $A_{\varphi+\psi} = A_\varphi + A_\psi$ .

即  $A_{\varphi+\psi} = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$ , 同理  $A_{\lambda\varphi} = (\lambda a_{ij})$ .  $\square$

定义 3.3.3:  $\forall A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K), \forall \lambda \in K$ .

$$A+B := (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}, \quad \lambda A := (\lambda a_{ij})_{m \times n}.$$

称为矩阵的加法和数乘法.  $\square$

~~证明~~

定义 3.3.4: 一个  $K$ -线性映射  $V \xrightarrow{\varphi} W$  称为同构映射

如果  $\varphi$  是一个双射.

引理 3.3.2: 如果  $\varphi: V \rightarrow W$  是一个同构映射. 则  $\dim_K(V) = \dim_K(W)$  且它的逆映射  $\varphi^{-1}: W \rightarrow V$  也是同构映射.  $\square$



证明: 设  $(v_1, \dots, v_n)$  是  $V$  的一组基, 只需证明  $\circ$

(5)

$(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n))$  是  $W$  的一组基, 首先是, 如果

$$\lambda_1 \varphi(v_1) + \dots + \lambda_n \varphi(v_n) = 0.$$

则  $\varphi(\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n) = \lambda_1 \varphi(v_1) + \dots + \lambda_n \varphi(v_n) = 0$ . 另外,  $\varphi(0) = 0$ , 而  $\varphi$  是单射, 故  $\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n = 0$ . 从而

$\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n = 0$ . 即  $\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)$  线性无关. 其次,

$\forall \beta \in W$ , 存在  $\alpha \in V$  使  $\varphi(\alpha) = \beta$  ( $\varphi$  是满射). 由于  $(v_1, \dots, v_n)$  是  $V$  的基, 故存在  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in K$  使

$$\alpha = \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n$$

从而  $\beta = \varphi(\alpha) = \lambda_1 \varphi(v_1) + \dots + \lambda_n \varphi(v_n)$ . 所以  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n))$  是  $W$  的一组基.  $\varphi$  的逆映射  $\varphi^{-1}: W \rightarrow V$  是线性映射

可由定义直接验证:  $\forall \alpha, \beta \in W$ , 有  $\varphi(\varphi^{-1}(\alpha + \beta)) = \alpha + \beta = \varphi(\varphi^{-1}(\alpha) + \varphi^{-1}(\beta))$

故  $\varphi^{-1}(\alpha + \beta) = \varphi^{-1}(\alpha) + \varphi^{-1}(\beta)$ . 同理可证  $\varphi^{-1}(\lambda\alpha) = \lambda\varphi^{-1}(\alpha)$ .  $\square$

例 3.3.7: 由例 3.3.5 知, 所有线性映射  $V \xrightarrow{\varphi} W$  的集合  $\mathcal{L}(V, W)$

关于线性映射的加法和数乘是一个  $K$ -向量空间. 容易验证  $M_{m \times n}(K)$  关于矩阵的加法和数乘成为一个  $mn$  维  $K$ -向量空间. 映射

$$\mathcal{L}(V, W) \xrightarrow{A} M_{m \times n}(K), \varphi \mapsto A_\varphi$$

是两个  $K$ -向量空间的同构映射.  $\square$

引理 3.3.3: 设  $U \xrightarrow{\psi} V, V \xrightarrow{\varphi} W$  是两个线性映射.

则 (1)  $\varphi \circ \psi: U \rightarrow W$  也是线性映射.

(2) 若  $(u_1, \dots, u_s)$  是  $U$  的一组基,  $(v_1, \dots, v_n)$  是  $V$  的一组基,  $(w_1, \dots, w_m)$  是  $W$  的一组基. 如果  $\psi^*, \varphi$  在上述基下的坐标矩阵分别为  $A_\psi = (b_{ij})_{n \times s}, A_\varphi = (a_{ij})_{m \times n}$ . 则  $\varphi \circ \psi$  在上述基下的

坐标矩阵  $A_{\varphi, \psi} = (c_{ij})_{m \times s}$ , 其中

$$c_{ij} = a_{i1} b_{1j} + a_{i2} b_{2j} + \dots + a_{in} b_{nj} \\ = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}) \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix} = (A_{\varphi})_{(i)} \cdot A_{\psi}^{(j)}$$

证明: (1)  $\forall x, y \in U, \varphi \cdot \psi(x+y) = \varphi(\psi(x) + \psi(y)) = \varphi \cdot \psi(x) + \varphi \cdot \psi(y)$

同理  $\varphi \cdot \psi(\lambda x) = \varphi(\lambda \psi(x)) = \lambda \varphi(\psi(x)) = \lambda \varphi \cdot \psi(x)$ . 故

~~线性映射~~  $\varphi \cdot \psi: U \rightarrow W$  是线性映射.

(2) 由定义,  $(\psi(u_1), \dots, \psi(u_s)) = (v_1, \dots, v_n) A_{\psi}, (\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A_{\varphi}$

$(\varphi \cdot \psi(u_1), \dots, \varphi \cdot \psi(u_s)) = (w_1, \dots, w_m) A_{\varphi \cdot \psi}$ . 令  $A_{\varphi \cdot \psi} = (c_{ij})_{m \times s}$ , 则

$\varphi \cdot \psi(u_j) = (w_1, \dots, w_m) A_{\varphi \cdot \psi}^{(j)}, \psi(u_j) = (v_1, \dots, v_n) A_{\psi}^{(j)}$ , 故

$$\varphi \cdot \psi(u_j) = \varphi(\psi(u_j)) = (\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) A_{\psi}^{(j)}$$

~~由~~  ~~$(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) A_{\psi}^{(j)}$~~  ~~得~~  ~~$(w_1, \dots, w_m) A_{\varphi \cdot \psi}^{(j)}$~~

由  $\varphi(v_1) = (w_1, \dots, w_m) A_{\varphi}^{(1)}, \dots, \varphi(v_n) = (w_1, \dots, w_m) A_{\varphi}^{(n)}$ , 计算得

$$(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) A_{\psi}^{(j)} = (w_1, \dots, w_m) \left[ (A_{\varphi})_{(1)} A_{\psi}^{(j)}, \dots, (A_{\varphi})_{(n)} A_{\psi}^{(j)} \right]$$

所以,  $(w_1, \dots, w_m) A_{\varphi \cdot \psi}^{(j)} = (w_1, \dots, w_m) \left[ (A_{\varphi})_{(1)} A_{\psi}^{(j)}, \dots, (A_{\varphi})_{(n)} A_{\psi}^{(j)} \right]$ .

比较系数  $w_i$  的系数得:

$$c_{ij} = (A_{\varphi})_{(i)} \cdot A_{\psi}^{(j)} = a_{i1} b_{1j} + a_{i2} b_{2j} + \dots + a_{in} b_{nj}$$

□

定义 3.3.5 [矩阵乘法的定义].  $\forall A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{n \times s}$ , 则

矩阵  $A \cdot B = (c_{ij})_{m \times s}$ , 其中  $c_{ij} = (A)_{(i)} \cdot B^{(j)}$ ,

即为矩阵  $A$  与  $B$  的乘积.

□

引理 3.3.2: 若  $A \in M_{m \times n}(K)$ ,  $B \in M_{n \times s}(K)$ ,  $C \in M_{s \times t}(K)$ , 则

(1)  $(AB) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$ . (结合律).

(2)  $(A_1 + A_2) \cdot B = A_1 \cdot B + A_2 \cdot B$ , ( $A_1, A_2 \in M_{m \times n}(K)$ ). (分配律)

(3)  $A \cdot (B_1 + B_2) = A \cdot B_1 + A \cdot B_2$ , ( $B_1, B_2 \in M_{n \times s}(K)$ ). (分配律).

证明: (1): 因为映射合成满足结合律. (2) 和 (3) 等价于验证线性映射的合成满足分配律 (当然, 也可由矩阵运算直接验证).

$\forall$  ~~线性映射~~ 线性映射:  $U \xrightarrow{\psi} V$ ,  $V \xrightarrow{\varphi_1} W$ ,  $V \xrightarrow{\varphi_2} W$ ,  $\square$  证明

$(\varphi_1 + \varphi_2) \cdot \psi = \varphi_1 \cdot \psi + \varphi_2 \cdot \psi$ , 事实上,  $\forall x \in U$ , 有

$$(\varphi_1 + \varphi_2) \cdot \psi(x) = (\varphi_1 + \varphi_2)(\psi(x)) = \varphi_1(\psi(x)) + \varphi_2(\psi(x))$$

同理,  $\forall U \xrightarrow{\psi_1} V$ ,  $U \xrightarrow{\psi_2} V$ ,  $V \xrightarrow{\varphi} W$ ,  $\forall x \in U$ , 有

$$\varphi \cdot (\psi_1 + \psi_2)(x) = \varphi(\psi_1(x) + \psi_2(x)) = \varphi(\psi_1(x)) + \varphi(\psi_2(x)) = (\varphi \cdot \psi_1 + \varphi \cdot \psi_2)(x).$$

故  $\varphi \cdot (\psi_1 + \psi_2) = \varphi \cdot \psi_1 + \varphi \cdot \psi_2$ .  $\square$

引理 3.3.3: 设  $A_\varphi \in M_{m \times n}(K)$  是线性映射  $V \xrightarrow{\varphi} W$  在基  $(v_1, \dots, v_n)$  和  $(w_1, \dots, w_m)$  下的坐标矩阵. 则下列条件等价:

(1)  $\varphi$  是一个同构映射;

(2)  ~~$A_\varphi$  是方阵~~  $A_\varphi$  是方阵 (即  $n=m$ ) 且存在方阵  $B \in M_n(K)$  使得  $A_\varphi \cdot B = B \cdot A_\varphi = I_n$  ( $I_n$  是  $n$  阶单位阵);

(3)  $\dim_K(V) = \dim_K(W)$ , 且  $\varphi$  是单射;

(4)  $\dim_K(V) = \dim_K(W)$  且  $\varphi$  是满射.

证明: 我们将证明 (1)  $\Rightarrow$  (2)  $\Rightarrow$  (3)  $\Rightarrow$  (4)  $\Rightarrow$  (1).

(1)  $\Rightarrow$  (2): 由引理 3.3.2 知  $\dim_K(V) = \dim_K(W)$ . 即  $n=m$ . 且逆映射  $\varphi^{-1}: W \rightarrow V$  也是线性映射. 令  $A_{\varphi^{-1}}$  是  $\varphi^{-1}$  在基  $(w_1, \dots, w_m)$  和  $(v_1, \dots, v_n)$  下的坐标矩阵. 即  $(\varphi^{-1}(w_1), \dots, \varphi^{-1}(w_m)) = (v_1, \dots, v_n) A_{\varphi^{-1}}$ .

$(w_1, \dots, w_m) = (\varphi(\varphi^{-1}(w_1)), \dots, \varphi(\varphi^{-1}(w_m))) = (\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) A_{\varphi^{-1}}$   
 将  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A_{\varphi}$  代入上式可得

$$(w_1, \dots, w_m) \cdot I_m = (w_1, \dots, w_m) (A_{\varphi} \cdot A_{\varphi^{-1}})$$

所以  $I_m = A_{\varphi} \cdot A_{\varphi^{-1}}$ , 同理  $A_{\varphi^{-1}} \cdot A_{\varphi} = I_n$ . 令  $B = A_{\varphi^{-1}}$ .

则  $A_{\varphi} \cdot B = B \cdot A_{\varphi} = I_n$ .

(2)  $\Rightarrow$  (3):  $A_{\varphi}$  是方阵, 故  $\dim_K(V) = \dim_K(W)$ . 另一方面, 用  
 线性映射  $B$  定义的线性映射  $\psi: W \rightarrow V$ . 使

$$(\psi(w_1), \dots, \psi(w_m)) = (v_1, \dots, v_n) B.$$

则  $(\psi(w_1), \dots, \psi(w_m)) = (\psi(w_1), \dots, \psi(w_m)) A_{\varphi} B$   
 $= (v_1, \dots, v_n) B \cdot A_{\varphi} = (v_1, \dots, v_n) \cdot I_n$ . 故  $\psi \circ \varphi: V \rightarrow V$

是恒等映射, 从而  $\varphi$  是单射.

(3)  $\Rightarrow$  (4). 当  $\dim_K(V) = \dim_K(W)$ ,  $\varphi$  是单射

则  $\varphi$  必为双射. 事实上,  $\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)$  在  $W$  中  
 线性无关: 若  $\lambda_1 \varphi(v_1) + \dots + \lambda_n \varphi(v_n) = 0$ . 则

$$\varphi(\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n) = \lambda_1 \varphi(v_1) + \dots + \lambda_n \varphi(v_n) = 0.$$

$\varphi$  是单射, 故  $\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n = 0$ , 从而  $\lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0$ . 但

$\dim_K(W) = n$ , 故  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n))$  是  $W$  的一组基. 所以

$$\forall \beta \in W, \beta = \mu_1 \varphi(v_1) + \dots + \mu_n \varphi(v_n) = \varphi(\mu_1 v_1 + \dots + \mu_n v_n)$$

即  $\varphi$  是满射.

(4)  $\Rightarrow$  (1): 只需证明  $\varphi$  必为单射. 令  $\varphi(\alpha_i) = w_i$  (因为  $\varphi$  是满射)

则  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  在  $V$  中线性无关, 但  $m = \dim_K(V)$ , 故

$(\alpha_1, \dots, \alpha_m)$  是  $V$  的一组基. 如果  $\varphi$  不是单射, 则存在  $\beta \in V$ ,

$\beta \neq 0$  使得  $\varphi(\beta) = 0$ . 令  $\beta = a_1 \alpha_1 + \dots + a_m \alpha_m$ , 则

$$0 = \varphi(\beta) = a_1 \varphi(\alpha_1) + \dots + a_m \varphi(\alpha_m) = a_1 w_1 + \dots + a_m w_m$$

于是  $a_1 = \dots = a_m = 0$ . 与  $\beta \neq 0$  矛盾.  $\square$

定义 3.3.6 [可逆矩阵].  $A \in M_n(K)$  称为一个 可逆矩阵. 如果存在  $B \in M_n(K)$  使  $AB = BA = I_n$ . 可以证明这样的  $B$  由  $A$  唯一确定, 故称  $B$  是  $A$  的 逆矩阵, 记为  $B = A^{-1}$   $\square$

定义 3.3.7. 设  $\varphi: V \rightarrow W$  是一个线性映射. 则

$$\text{Ker}(\varphi) = \{v \in V \mid \varphi(v) = 0\}$$

是  $V$  的一个子空间, 称为  $\varphi$  的核 (kernel). 即

$$\text{Im}(\varphi) = \{\varphi(v) \mid \forall v \in V\}$$

是  $W$  的一个子空间, 称为  $\varphi$  的像 (Image).  $\square$

定理 3.3.1. 设线性映射  $\varphi: V \rightarrow W$  定义如下.

$$(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi.$$

则 (1)  $\dim_K(V) = \dim_K(\text{Ker}(\varphi)) + \dim_K(\text{Im}(\varphi)).$

(2)  $\dim_K(\text{Im}(\varphi)) = r(A_\varphi).$

(3)  $\dim_K(\text{Ker}(\varphi)) = \dim_K(V) - r(A_\varphi).$

证明: (1). 设  $\varphi(\beta_1), \dots, \varphi(\beta_s) \in \text{Im}(\varphi)$  是  $\text{Im}(\varphi)$  的一组基.

$\alpha_1, \dots, \alpha_t \in \text{Ker}(\varphi)$  是  $\text{Ker}(\varphi)$  的一组基. 则它们的并集:

$$\alpha_1, \dots, \alpha_t, \beta_1, \dots, \beta_s$$

是  $V$  的一组基. 首先证明它们的线性无关. 若

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_t \alpha_t + \mu_1 \beta_1 + \dots + \mu_s \beta_s = 0.$$

则  $0 = \varphi(\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_t \alpha_t + \mu_1 \beta_1 + \dots + \mu_s \beta_s) = \mu_1 \varphi(\beta_1) + \dots + \mu_s \varphi(\beta_s)$

从而  $\mu_1 = \dots = \mu_s = 0$ , 故  $\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_t \alpha_t = 0$ , 从而  $\lambda_1 = \dots = \lambda_t = 0$ .

其次证明  $V$  中任意向量  $\mu$  可由它们的线性表示:  $\varphi(\mu)$

可由  $\varphi(\beta_1), \dots, \varphi(\beta_s)$  线性表示, 即存在  $b_1, \dots, b_s \in K$  使

$$\varphi(\mu) = b_1 \varphi(\beta_1) + \dots + b_s \varphi(\beta_s)$$

即  $\varphi(\mu - b_1 \beta_1 - \dots - b_s \beta_s) = 0$ . 故  $\mu - b_1 \beta_1 - \dots - b_s \beta_s \in \text{Ker}(\varphi)$

从而存在  $a_1, \dots, a_t \in K$  使  $\mu = a_1 \alpha_1 + \dots + a_t \alpha_t + b_1 \beta_1 + \dots + b_s \beta_s$ .  $\square$

(2) 由基  $w = (w_1, \dots, w_m)$  所确定的坐标映射

$$\phi_w: W \rightarrow K^m, \alpha \mapsto [w_1^*(\alpha), \dots, w_m^*(\alpha)]$$

是一个同构映射。而  $\phi(v_i)$  在  $w_1, \dots, w_m$  下的坐标恰为  $A_\phi$  的第  $i$  列向量  $A_\phi^{(i)}$ 。故  $\text{Im}(\phi)$  在  $\phi_w$  下的像恰为

$$\langle A_\phi^{(1)}, \dots, A_\phi^{(n)} \rangle = \{ x_1 A_\phi^{(1)} + \dots + x_n A_\phi^{(n)} \mid \forall x_i \in K \}.$$

所以  $\dim_K(\text{Im}(\phi)) = \dim_K \langle A_\phi^{(1)}, \dots, A_\phi^{(n)} \rangle = r_c(A)$ .

(3) 由基  $v = (v_1, \dots, v_n)$  所确定的坐标映射

$$\phi_v: V \rightarrow K^n, x = x_1 v_1 + \dots + x_n v_n \mapsto [x_1, \dots, x_n]$$

是一个同构映射。而  $x \in \ker(\phi) \Leftrightarrow x_1 \phi(v_1) + \dots + x_n \phi(v_n) = 0$

但  $x_1 \phi(v_1) + \dots + x_n \phi(v_n) = (w_1, \dots, w_m) (x_1 A_\phi^{(1)} + \dots + x_n A_\phi^{(n)})$ .

故  $x = x_1 v_1 + \dots + x_n v_n \in \ker(\phi) \Leftrightarrow x_1 A_\phi^{(1)} + \dots + x_n A_\phi^{(n)} = 0$

这说明子空间  $\ker(\phi) \subset V$  在  $\phi_v$  下的像恰为齐次方程组

齐次线性方程组  $x_1 A_\phi^{(1)} + \dots + x_n A_\phi^{(n)} = 0$  的解空间:

$$\{ [x_1, \dots, x_n] \in K^n \mid x_1 A_\phi^{(1)} + \dots + x_n A_\phi^{(n)} = 0 \}.$$

故  $\dim_K \ker(\phi) = n - r_c(A_\phi)$ .

□

定理 3.3.2 [线性映射的坐标形式].

设  $A_\phi \in M_{m \times n}(K)$  是线性映射  $V \xrightarrow{\phi} W$  在基  $v = (v_1, \dots, v_n)$  和  $w = (w_1, \dots, w_m)$  下的坐标矩阵。即:

$$(\phi(v_1), \dots, \phi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A_\phi$$

则对任意表  $x \in V$  有

$$[w_1^*(\phi(x)), \dots, w_m^*(\phi(x))] = A_\phi \cdot [v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)].$$

证明: 由  $x = (v_1, \dots, v_n) [v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)]$  计算可得

$$\begin{aligned} \phi(x) &= (\phi(v_1), \dots, \phi(v_n)) \cdot [v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)] \\ &= \underbrace{(w_1, \dots, w_m) A_\phi}_{\text{坐标形式}} \cdot [v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)] \end{aligned}$$

故  $(w_1, \dots, w_m) A_\phi [v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)] = (w_1, \dots, w_m) [w_1^*(\phi(x)), \dots, w_m^*(\phi(x))]$ .

比较系数可得:  $[w_1^*(\varphi(x)), \dots, w_m^*(\varphi(x))] = A_\varphi \cdot [u_1^*(x), \dots, u_n^*(x)]$  (6)

设  $V \xrightarrow{\varphi} W$  是任意映射,  $l: W \rightarrow K$  是任意函数, 则  
函数  $\varphi^*(l) = l \circ \varphi: V \xrightarrow{\varphi} W \xrightarrow{l} K$  称为函数  $l$  的拉回.

引理 3.3.4 [线性映射的函数刻画]. 设  $V \xrightarrow{\varphi} W$  是  $K$ -向量空间  $V$  和  $W$  之间的任意映射, 则

$\varphi$  是线性映射  $\Leftrightarrow \forall l \in W^*$ , 必有  $\varphi^*(l) \in V^*$ .

证明: "  $\Rightarrow$  ". 若  $\varphi$  是线性映射,  $l: W \rightarrow K$  是线性函数, 则  
不难验证:  $\varphi^*(l): V \rightarrow K$  必为线性函数.

"  $\Leftarrow$  " 如果  $\varphi$  将  $W$  上的所有线性函数  $W \rightarrow K$  拉回成  $V$  上的线性函数, 则  $\varphi$  必为线性映射. 只需证明:

$$\alpha := \varphi(\lambda x + \mu y) - \lambda \varphi(x) - \mu \varphi(y), \quad (\forall \lambda, \mu \in K, x, y \in V).$$

是  $W$  中的零向量. 另一方面, 对任意  $l \in W^*$ , 有如下等式.

$$(3.3): \quad \alpha = 0 \Leftrightarrow \forall l \in W^*, \quad l(\alpha) = 0.$$

故只需证明:  $\forall l \in W^*, \quad l(\alpha) = l(\varphi(\lambda x + \mu y) - \lambda \varphi(x) - \mu \varphi(y)) = 0.$

$$\begin{aligned} \text{计算: } l(\alpha) &= l(\varphi(\lambda x + \mu y)) - \lambda l(\varphi(x)) - \mu l(\varphi(y)) \quad (\text{因为 } l \text{ 是线性函数}) \\ &= \varphi^*(l)(\lambda x + \mu y) - \lambda \varphi^*(l)(x) - \mu \varphi^*(l)(y) = 0 \quad (\text{因为 } \varphi^*(l) \text{ 是线性映射}) \end{aligned}$$

定义 3.3.8 [对偶映射]. 设  $\varphi: V \rightarrow W$  是一个线性映射. 则

$$\varphi^*: W^* \rightarrow V^*, \quad \varphi^*(l) := l \circ \varphi$$

称为  $\varphi$  的对偶线性映射. □

引理 3.3.5: 设  $V \xrightarrow{\varphi} W$  在基  $(v_1, \dots, v_n)$  和基  $(w_1, \dots, w_m)$  下的坐标矩阵为  $A_\varphi \in M_{m \times n}(K)$ , 设  $A_{\varphi^*} \in M_{n \times m}(K)$  是对偶映射  $W^* \xrightarrow{\varphi^*} V^*$  在对偶基  $(w_1^*, \dots, w_m^*)$  和  $(v_1^*, \dots, v_n^*)$  下的坐标矩阵.

引理 3.3.5. 线性映射  $V \xrightarrow{\varphi} W$  的对偶映射  $W^* \xrightarrow{\varphi^*} V^*$ :

(1) 为线性映射. 如果  $A_\varphi = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K)$  是  $\varphi$  在  $(v_1, \dots, v_n)$  和  $(w_1, \dots, w_m)$  下的坐标矩阵,  $A_{\varphi^*} = (a_{ij}^*)_{n \times m} \in M_{n \times m}(K)$  是  $\varphi^*$  在对偶基  $(w_1^*, \dots, w_m^*)$  和  $(v_1^*, \dots, v_n^*)$  下的坐标矩阵. 则

$$a_{ij}^* = a_{ji}, \quad 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m.$$

证明:  $\varphi^*$  是线性映射:  $\forall \lambda_1, \lambda_2 \in K, l_1, l_2 \in W^*$ . 则

$$\varphi^*(\lambda_1 l_1 + \lambda_2 l_2) = (\lambda_1 l_1 + \lambda_2 l_2) \cdot \varphi = \lambda_1 \cdot l_1 \cdot \varphi + \lambda_2 \cdot l_2 \cdot \varphi = \lambda_1 \varphi^*(l_1) + \lambda_2 \varphi^*(l_2).$$

计算  $A_{\varphi^*}$ :  $(\varphi^*(w_1^*), \dots, \varphi^*(w_m^*)) = (v_1^*, \dots, v_n^*) A_{\varphi^*}$ . 由

$\varphi^*(w_j^*) = (v_1^*, \dots, v_n^*) A_{\varphi^*}^{(j)}$  可知  $a_{ij}^*$  是  $v_i^*$  在 前述线性组合中的系数. 即  $a_{ij}^* = \varphi^*(w_j^*)(v_i)$ . ~~这由定义得~~.

$$\varphi^*(w_j^*)(v_i) = w_j^*(\varphi(v_i)).$$

将  $\varphi(v_i) = (w_1, \dots, w_m) A_\varphi^{(i)}$  代入上式得  $w_j^*(\varphi(v_i)) = a_{ji}$ .  $\square$

定义 3.3.9 [转置矩阵]. 设  $A = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K)$ .

矩阵  $A^t = (a_{ij}^t)_{n \times m} \in M_{n \times m}(K)$  称为  $A$  的 转置矩阵. 如果

$$a_{ij}^t = a_{ji}, \quad 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m.$$

$\square$ .

有了矩阵和线性映射的关系, 我们就可以从不同的视角看线性方程组. 例如, 设  $A \in M_{m \times n}(K)$  是方程组 (4) 的系数矩阵,  $b = [b_1, \dots, b_m] \in M_{m \times 1}(K)$ ,  $x = [x_1, \dots, x_n] \in M_{n \times 1}(K)$ . 则线性方程组 (4) 就是矩阵方程:  $A \cdot x = b$ .

从线性映射的视角看, 由  $A$  可以定义线性映射.

$$\varphi_A: K^n \rightarrow K^m, \quad x = [x_1, \dots, x_n] \mapsto x_1 A^{(1)} + \dots + x_n A^{(n)}$$

则方程组 (4) 的解集就是  $\varphi_A$  在  $b \in K^m$  的纤维  $\varphi_A^{-1}(b)$ . 而

$\varphi_A^{-1}(0) = \text{Ker}(\varphi_A)$  就是 (4) 的解空间. 如果  $\varphi_A^{-1}(b)$  非空 (即 (4) 有解),



$\forall y_0 \in \varphi_A^{-1}(b)$ , (即  $y_0$  是  $(*)$  的一个特解), 则  $\varphi_A^{-1}(b) = y_0 + \varphi_A^{-1}(0)$ .

(6)

例 3.3

1. 设  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  是  $V$  的一组基,  $\varphi: V \rightarrow V$  是一个线性映射,

$$(\varphi(\alpha_1), \dots, \varphi(\alpha_n)) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \cdot A_\varphi, \quad A_\varphi \in M_n(K)$$

此时称  $A_\varphi$  是  $\varphi$  在基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  下的坐标矩阵. 试证明下列结论等价.

(1)  $\varphi(\alpha_1), \dots, \varphi(\alpha_n)$  是  $V$  的一组基;

(2)  $A_\varphi$  是可逆矩阵.

(3)  $\varphi$  是同构映射.

2. 设  $\mathbb{R}[X]_n = \{f(x) \in \mathbb{R}[X] \mid \deg f(x) < n\}$  是多项式环  $\mathbb{R}[X]$  的子空间.

试对下列的  $\varphi: \mathbb{R}[X]_n \rightarrow \mathbb{R}[X]_n$  求  $\varphi$  在基  $1, x, \dots, x^{n-1}$  下的坐标矩阵  $A_\varphi$ , 并判断它们是否可逆矩阵.

(1)  $\varphi: \mathbb{R}[X]_n \rightarrow \mathbb{R}[X]_n$  定义为:  $f(x) \mapsto f(1-x)$ ;

(2)  $\varphi: \mathbb{R}[X]_n \rightarrow \mathbb{R}[X]_n$  定义为  $f(x) \mapsto x f'(x)$ .

(其中  $f'(x)$  表示  $f(x)$  的导数).

3. 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $V^*$  是它的对偶空间. 试证明:

(1)  $\forall x \in V$ , 函数  $\varphi_x: V^* \rightarrow K, \ell \mapsto \ell(x)$

是  $V^*$  上的线性函数;

(2) 映射  $\varphi: V \rightarrow (V^*)^* = V^{**}, \varphi(x) = \varphi_x$ , 是

一个同构映射.

4. 设  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  是  $V$  的一组基. 试证下列线性映射

$\varphi: V \rightarrow V$  在  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  下的坐标矩阵  $A_\varphi$  等于  $A_\varphi$ .

(1)  $\varphi = \varphi_{ij}: V \rightarrow V$  使得:  $\varphi(\alpha_k) = \alpha_k, (k \neq i, j), \varphi(\alpha_i) = \alpha_j,$   
 $\varphi(\alpha_j) = \alpha_i.$

(2)  $\varphi = \varphi_{ij}: V \rightarrow V$  使得,

4. 设  $e_i = [0, \dots, 0, \overset{i}{1}, 0, \dots, 0] \in K^n$  ( $i=1, 2, \dots, n$ ) 是  $K^n$  的标准基. 试就下列线性映射  $K^n \xrightarrow{\varphi} K^n$  在基  $e_1, \dots, e_n$  下的坐标矩阵  $A_\varphi$ .

(1)  $[x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_n] \xrightarrow{\varphi_j} [x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n]$

(即: 交换  $x_i$  与  $x_j$  的位置.)

(2) 固定  $\lambda \in K$ ,  $[x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_n] \xrightarrow{\varphi_j(\lambda)} [x_1, \dots, x_i, \dots, x_j + \lambda x_i, \dots, x_n]$

(即: 将  $x_i$  乘以  $\lambda$  加到  $x_j$ .)

(3) 固定  $\lambda \in K$  非零,  $[x_1, \dots, x_i, \dots, x_n] \xrightarrow{\varphi_i(\lambda)} [x_1, \dots, \lambda x_i, \dots, x_n]$ .

5. 设  $A \in M_{m \times s}(K)$ ,  $B \in M_{s \times n}(K)$ .  $K^s \xrightarrow{\varphi_A} K^m$  和  $K^n \xrightarrow{\varphi_B} K^s$  分别是以  $A, B$  为坐标矩阵的线性映射. 试证明:

(1)  $\varphi_{AB} = \varphi_A \circ \varphi_B$  且  $K^n \rightarrow K^m$  是以  $AB$  为坐标矩阵的线性映射

(2)  ~~$\text{Im}(\varphi_{AB}) \subset \text{Im}(\varphi_A)$~~   $\text{Im}(\varphi_{AB}) \subset \text{Im}(\varphi_A)$ ;  $\text{Ker}(\varphi_B) \subset \text{Ker}(\varphi_{AB})$ .

(3)  $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$ ,  $r(A)$  为子  $A$  的秩.

(4)  ~~$\text{Im}(\varphi_B) \subset K^s$~~  令  $U = \text{Im}(\varphi_B) \subset K^s$ ,  $V = \text{Im}(\varphi_{AB}) \subset K^m$   
 则  $f := \varphi_A|_U: U \rightarrow K^m$  是线性映射, 且  $\text{Im}(f) = V$ .

(5)  $\text{Ker}(f) \subset \text{Ker}(\varphi_A)$

(6)  $r(A) + r(B) - s \leq r(AB)$ . (提示: 应用定理 3.3.1 (3)).

6. 设  $A, B \in M_{m \times n}(K)$ , 令  $\varphi_A, \varphi_B: K^n \rightarrow K^m$  分别是以  $A, B$  为坐标矩阵的线性映射. 证明:

(1)  $\text{Im}(\varphi_{A+B}) \subset \text{Im}(\varphi_A) + \text{Im}(\varphi_B)$

(2)  $r(A+B) \leq r(A) + r(B)$ .

7. 设  $A, B, C \in M_n(K)$ , 如果  $ABC = 0$ , 证明:

$$r(A) + r(B) + r(C) \leq 2n.$$

8. 证明: 线性映射  $\varphi: V \rightarrow W$  是单射的充要条件是

$$\text{Ker}(\varphi) = \{0\}$$

9. 设  $V = \mathbb{R}[X]_n = \{ f(x) \in \mathbb{R}[X] \mid \deg f(x) < n \}$ . 试证明:

(1)  $l_k: V \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $l_k(f(x)) = \frac{f^{(k)}(0)}{k!}$ . (其中  $f^{(k)}$  表示  $f(x)$  在  $x=0$  的  $k$  阶导数), 是线性函数.

(2)  $l_0, l_1, \dots, l_{n-1} \in V^*$  是  $1, x, \dots, x^{n-1}$  的对偶基.

10. 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $V^*$  是它的对偶空间,  $l_1, \dots, l_m \in V^*$

$$\varphi: V \rightarrow K^m, x \mapsto [l_1(x), \dots, l_m(x)].$$

试证明:  $\dim_K(\ker(\varphi)) = n - \dim_K \langle l_1, \dots, l_m \rangle$ . 此外,  $\langle l_1, \dots, l_m \rangle = \{ \lambda_1 l_1 + \dots + \lambda_m l_m \mid \forall \lambda_i \in K \} \subset V^*$  是由  $l_1, \dots, l_m$  在  $V^*$  中生成的子空间.

### § 3.4. 多重线性函数.

$n$  维  $K$ -向量空间  $V$  上的多重线性函数不仅教学意义重大, 也有极丰富的应用场景. 本节我们只讨论 2 重线性函数 (亦称双线性函数) 和  $n$  重反对称线性函数.

定义 3.4.1. 设  $V_1, \dots, V_m$  是  $K$ -向量空间. 函数

$$f: V_1 \times \dots \times V_m \rightarrow K$$

称为  $m$  重线性函数. 如果  $f(x_1, \dots, x_m)$  关于每个变量都是线性的, 即: 对任意  $1 \leq i \leq m$ , 有

$$f(x_1, \dots, x_{i-1}, \lambda Y + \mu Z, x_{i+1}, \dots, x_m) = \lambda f(x_1, \dots, x_{i-1}, Y, x_{i+1}, \dots, x_m) + \mu f(x_1, \dots, x_{i-1}, Z, x_{i+1}, \dots, x_m).$$

当  $V_1 = V_2 = \dots = V_m = V$  时,  $f(x_1, \dots, x_m)$  称为  $V$  上的  $m$  重线性函数 ( $m=1$  时, 称为线性函数,  $m=2$  称为双线性函数).  $\square$

例 3.4.1: 设  $l_i: V_i \rightarrow K$  是线性函数, 则

$$f = l_1 \otimes \dots \otimes l_m, V_1 \times \dots \times V_m \rightarrow K,$$

其中  $f(x_1, x_2, \dots, x_m) = l_1(x_1) \cdot l_2(x_2) \cdot \dots \cdot l_m(x_m)$ , 是一个  $m$ -重线性函数. 特别, 当  $V_1 = V_2 = \dots = V_m = V$  时,  $\forall l_1, \dots, l_m \in V^*$ ,

$$f(x_1, x_2, \dots, x_m) = l_1(x_1) \cdot \dots \cdot l_m(x_m)$$

是  $V$  上的一个  $m$ -重线性函数.

例 3.4.2: 设  $f: V \times V \rightarrow K$  是双线性函数,

$e_1, e_2, \dots, e_n \in V$  是一组基. 则  $\forall x, y \in V$ , 有

$$f(x, y) = (e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)) \begin{pmatrix} f(e_1, e_1), f(e_1, e_2), \dots, f(e_1, e_n) \\ f(e_2, e_1), f(e_2, e_2), \dots, f(e_2, e_n) \\ \vdots \\ f(e_n, e_1), f(e_n, e_2), \dots, f(e_n, e_n) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e_1^*(y) \\ e_2^*(y) \\ \vdots \\ e_n^*(y) \end{pmatrix}$$

反之,  $\forall A = (a_{ij})_{n \times n}$ , 存在唯一的 双线性函数.

$$f: V \times V \rightarrow K$$

使得  $f(e_i, e_j) = a_{ij}$ . 即  $f(x, y)$  定义为

$$f(x, y) = (e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)) A \begin{pmatrix} e_1^*(y) \\ \vdots \\ e_n^*(y) \end{pmatrix}.$$

定义 3.4.2:  $V$  上的一个  $m$ -重线性函数.

$$f: V \times \dots \times V \rightarrow K$$

称为 对称线性函数. 如果,  $\forall \pi \in S_m, f(x_1, \dots, x_m) = f(x_{\pi_1}, \dots, x_{\pi_m})$ .

称为  $m$ -重反对称线性函数, 如果,  $\forall \pi \in S_m$ , 有

$$f(x_1, \dots, x_m) = \varepsilon_\pi f(x_{\pi_1}, \dots, x_{\pi_m}), \quad \varepsilon_\pi \text{ 是 } \pi \text{ 的符号.}$$

□

注记: 在域  $K$  中, 如果  $1 = -1$ , 则称  $K$  是特征为 2 的域 (63)  
 记为  $\text{char}(K) = 2$ . 此时,  $f(x_1, \dots, x_m)$  对称当且仅当  $f(x_1, \dots, x_m)$   
 是 反对称的.

引理 3.4.1: 设  $f: V \times \dots \times V \rightarrow K$  是一个  $m$  重线性函数, 则  
 当  $\text{char}(K) \neq 2$  (即  $1 \neq -1$ ) 时, 下述条件等价:

- (1)  $f(x_1, \dots, x_m)$  是 反对称函数
- (2) 如果存在  $i \neq j$  使  $x_i = x_j$ , 则  $f(x_1, \dots, x_m) = 0$
- (3) 如果  $x_1, \dots, x_m$  线性相关, 则  $f(x_1, \dots, x_m) = 0$

证明. (1)  $\Rightarrow$  (2)  $\Rightarrow$  (3)  $\Rightarrow$  (1), ~~证明~~ (3)  $\Rightarrow$  (1):

$\forall x_1, \dots, x_m \in V$ , ~~设~~  $s \neq t$ , 令  $y_1, \dots, y_s, \dots, y_t, \dots, y_m \in V$   
 定义如下:  $y_i = x_i$  (当  $i \neq s, t$  时),  $y_s = x_s + x_t$ ,  $y_t = x_s + x_t$ .

则  $y_1, \dots, y_m$  线性相关. ~~由~~ 由 (3) 得  $f(y_1, \dots, y_m) = 0$ .

$$\begin{aligned} \text{但 } f(y_1, \dots, y_s, \dots, y_t, \dots, y_m) &= f(y_1, \dots, x_s, \dots, y_t, \dots, y_m) + f(y_1, \dots, x_t, \dots, y_t, \dots, y_m) \\ &= \underline{f(x_1, \dots, x_s, \dots, x_s, \dots, x_m)} + f(x_1, \dots, x_s, \dots, x_t, \dots, x_m) + f(x_1, \dots, x_t, \dots, x_s, \dots, x_m) \\ &\quad + \underline{f(x_1, \dots, x_t, \dots, x_t, \dots, x_m)} = f(x_1, \dots, x_s, \dots, x_t, \dots, x_m) + f(x_1, \dots, x_t, \dots, x_s, \dots, x_m) \end{aligned}$$

$$\text{故 } f(x_1, \dots, x_s, \dots, x_t, \dots, x_m) = -f(x_1, \dots, x_t, \dots, x_s, \dots, x_m).$$

(1)  $\Rightarrow$  (2), ~~无意义~~ 无意义设  $i \neq j$ , 但  $x_i = x_j$ . 由 (1) 得

$$f(x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_m) = -f(x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_m).$$

由  $x_i = x_j$  得  $f(x_1, \dots, x_m) = -f(x_1, \dots, x_m)$ . 但  $\text{char}(K) \neq 2$ .

$$\text{故 } f(x_1, \dots, x_m) = 0$$

(2)  $\Rightarrow$  (3):  $x_1, \dots, x_m$  线性相关, 故存在  $x_i$  可由其它  $x_j$  线性表示.

$$\text{即: } x_i = \sum_{j=1}^m \lambda_j x_j. \text{ 故 } f(x_1, \dots, x_m) = 0 \text{ (利用 (2))}$$

□

推论 3.4.1. 当  $\text{char}(K) \neq 2$ ,  $m > \dim_K(V)$  时,  $V$  上没有非零的反对称  $m$  重线性函数.

□

令  $L_m(V)$  表示  $V$  上所有  $m$  重线性函数的集合 (包括零函数)

则  $L_m(V)$  关于函数加法和数乘法是一个  $K$ -向量空间. 令

$$S^m(V) = \{f \in L_m(V) \mid f \text{ 对称}\}, \quad \wedge^m(V^*) = \{f \in L_m(V) \mid f \text{ 反对称}\}.$$

则  $S^m(V)$ ,  $\wedge^m(V^*)$  是  $L_m(V)$  的子空间; 且当  $\text{char}(K) \neq 2$  时,

$$S^m(V) \cap \wedge^m(V^*) = \{0\}.$$

定理 3.4.1 [存在性]. 设  $\dim_K(V) = n$ ,  $l_1, \dots, l_m \in V^*$ . 则

(1)  $f(x_1, \dots, x_m) := l_1(x_1) \cdots l_m(x_m)$  是一个  $m$  重线性函数, 且当  $l_1, \dots, l_m$  是非零函数时,  $f(x_1, \dots, x_m)$  也是非零函数.

(2) 对任意  $\pi \in S_m$ , 任意  $f \in L_m(V)$ , 函数

$$f_\pi: V \times \cdots \times V \rightarrow K, \quad f_\pi(x_1, \dots, x_m) := f(x_{\pi(1)}, \dots, x_{\pi(m)})$$

也是一个  $m$  重线性函数, 且

$$S(f) := \sum_{\pi \in S_m} f_\pi, \quad A(f) := \sum_{\pi \in S_m} \varepsilon_\pi f_\pi.$$

分别是对称和反对称  $m$  重线性函数.

(3) 令  $f(x_1, \dots, x_n) = l_1(x_1) \cdots l_n(x_n)$ , 当  $l_1, \dots, l_n \in V^*$  是一组基时,  $D(l_1, \dots, l_n) := A(f)$  是非零反对称  $n$  重线性函数.

证明: (1) 显然  $f(x_1, \dots, x_m) := l_1(x_1) \cdots l_m(x_m)$  是  $m$  重线性函数. 只需证明,

若  $l_1, \dots, l_m$  非零, 则  $f$  亦非零.  $\circledast$   $l_i \neq 0$ , 故存在  $x_i \in V$  使  $l_i(x_i) \neq 0$ , 所以  $f(x_1, \dots, x_m) = l_1(x_1) \cdots l_m(x_m) \neq 0$ .

(2)  $f_\pi$  显然是  $m$  重线性函数, 从而  $S(f)$ ,  $A(f)$  亦然.  $\forall \sigma \in S_m$ ,

$$S(f)(x_{\sigma(1)}, \dots, x_{\sigma(m)}) = \sum_{\pi \in S_m} f_\pi(x_{\sigma(1)}, \dots, x_{\sigma(m)}) = \sum_{\pi \in S_m} f(x_{\pi\sigma(1)}, \dots, x_{\pi\sigma(m)}).$$

④ 根据定义,  $f_{\pi \in S_m}(X_1, \dots, X_m) = f(X_{\pi(1)}, \dots, X_{\pi(m)})$ , 故

$$S(f) = \sum_{\pi \in S_m} f_{\pi \in S_m}(X_1, \dots, X_m) = \left( \sum_{\pi \in S_m} f_{\pi \in S_m} \right) (X_1, \dots, X_m) = S(f)(X_1, \dots, X_m).$$

同理,  $A(f)(X_{\sigma(1)}, \dots, X_{\sigma(m)}) = \sum_{\pi \in S_m} \varepsilon_{\pi} f_{\pi \in S_m}(X_1, \dots, X_m) = \varepsilon_{\sigma} \cdot A(f)(X_1, \dots, X_m).$

(3) 考虑线性映射  $\varphi: V \rightarrow K^n$ ,  $\varphi(x) = [l_1(x), \dots, l_n(x)]$ ,  $l_1, \dots, l_n$  线性无关当且仅当  $\varphi$  是同构映射. 令  $e_i \in V$  使  $\varphi(e_i) = [0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0] \in K^n$ . ( $i=1, \dots, n$ ).

则  $e_1, \dots, e_n$  是  $V$  的一组基使得  $e_i^* = l_i$ . 故

$$D(l_1, \dots, l_n)(e_1, \dots, e_n) = l_1(e_1) \cdots l_n(e_n) + \sum_{\pi \neq 1} \varepsilon_{\pi} l_1(e_{\pi(1)}) \cdots l_n(e_{\pi(n)}) = 1.$$

□

上述定理表明, 在  $n$  维  $K$ -向量空间  $V$  上存在非零的 反对称  $n$  重线性函数. 下面的定理告诉我们, 当  $\text{char}(K) \neq 2$  时,  $V$  上的 反对称  $n$  重线性函数 本质上是唯一的.

定理 3.4.2 (唯一性). ④ 设  $f(X_1, \dots, X_n)$  是  $n$  维  $K$ -向量空间  $V$  上的 反对称  $n$  重线性函数,  $\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_n \in V$  是 任意组向量,

如果

$$\begin{cases} \beta_1 = a_{11}\alpha_1 + a_{12}\alpha_2 + \dots + a_{1n}\alpha_n \\ \beta_2 = a_{21}\alpha_1 + a_{22}\alpha_2 + \dots + a_{2n}\alpha_n \\ \vdots \\ \beta_n = a_{n1}\alpha_1 + a_{n2}\alpha_2 + \dots + a_{nn}\alpha_n \end{cases} \quad a_{ij} \in K.$$

则, 当  $f$  满足条件 (1) 时, 如果  $X_i = \alpha_j (i, j)$ , 则  $f(X_1, \dots, X_n) = 0$  时, 有

$$f(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = \left( \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a_{1i_1} a_{2i_2} \cdots a_{ni_i} \right) f(\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_n}).$$

特别, 当  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  是一组基时,  $f$  由  $f(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  唯一确定.

证明: 由  $f(X_1, \dots, X_n)$  是  $n$  重线性函数 可知.

$$f(\beta_1, \dots, \beta_n) = \sum_{i_1 \in I_1, \dots, i_n \in I_n} a_{1i_1} a_{2i_2} \cdots a_{ni_i} f(\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_n}).$$

其中  $(i_1, \dots, i_n)$  取遍所有  $1 \leq i_1 \leq n, 1 \leq i_2 \leq n, \dots, 1 \leq i_n \leq n$ .





$A = [A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] = (a_{ij})_{n \times n}$ , 由 ~~定理 3.4.1 (1)~~ 定理 3.4.1 (3), (5)

存在 反对称  $n$  重线性函数  $D(e_1^*, \dots, e_n^*) : V \times \dots \times V \rightarrow K$  使得  
 $D(e_1^*, \dots, e_n^*)(e_1, \dots, e_n) = 1$ . 由于

$$\begin{cases} A_{(1)} = a_{11}e_1 + a_{12}e_2 + \dots + a_{1n}e_n \\ A_{(2)} = a_{21}e_1 + a_{22}e_2 + \dots + a_{2n}e_n \\ \vdots \\ A_{(n)} = a_{n1}e_1 + a_{n2}e_2 + \dots + a_{nn}e_n \end{cases}$$

知由定理 3.4.2, 当  $\text{char}(K) \neq 2$  时, 有

$$D(e_1^*, \dots, e_n^*)(A_{(1)}, \dots, A_{(n)}) = \det[A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] = |A|.$$

故结论 (D) 至 (E) 得证, 当  $\text{char}(K) = 2$  时, 只需证明函数

$$D(e_1^*, \dots, e_n^*) : V \times \dots \times V \rightarrow K$$

的性质是引理 3.4.1 的 (2) 即可, ~~由~~ <sup>MFP</sup> 定理 3.4.2 仍成立. 在下面的引理中, 我们证明引理 3.4.1 中的 (2) 对  $D(l_1, \dots, l_n)$  均成立. □

引理 3.4.2: 设  $V$  是任意  $n$  维  ~~$K$~~   $K$ -向量空间,  $l_1, \dots, l_n \in V^*$ ,

$$D(l_1, \dots, l_n)(X_1, X_2, \dots, X_n) := \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}).$$

知, 当  $X_i = X_j$  ( $i \neq j$ ) 时,  $D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) = 0$ .

证明: 设  $A_n \subset S_n$  是所有 偶置换 的集合,  $\bar{A}_n = S_n \setminus A_n$ . 知

$$D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) = \sum_{\pi \in A_n} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}) - \sum_{\pi \in \bar{A}_n} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}).$$

若  $X_i = X_j$  且  $i \neq j$ , 令  $\sigma = (ij) \in S_n$ , 知

$$l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}) = l_1(X_{\pi\sigma(1)}) \cdots l_n(X_{\pi\sigma(n)}).$$

又  $\bar{A}_n \rightarrow A_n$ ,  $\pi \mapsto \pi\sigma$ , 是双射, 所以

$$\sum_{\pi \in \bar{A}_n} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}) = \sum_{\pi \in A_n} l_1(X_{\pi\sigma(1)}) \cdots l_n(X_{\pi\sigma(n)})$$

$$= \sum_{\pi \in A_n} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}).$$

故  $D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) = 0$ . □

推论 3.4.2 [行列式乘法定理]. 设  $A=(a_{ij})_{n \times n}$ ,  $B=(b_{ij})_{n \times n}$ . 则

$$|A \cdot B| = |A| \cdot |B|.$$

证明: 设  $V=K^n$  是  $n$  维行向量空间,  $e_1, \dots, e_n \in V$  是标准基. 令

$$\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} e_1 \\ \vdots \\ e_n \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}, \quad \text{从而} \quad \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = AB \begin{pmatrix} e_1 \\ \vdots \\ e_n \end{pmatrix}.$$

由推论 3.4.2,  $D(e_1^*, \dots, e_n^*)(\beta_1, \dots, \beta_n) = |AB| D(e_1^*, \dots, e_n^*)(e_1, \dots, e_n) = |AB|$ .

另一方面,  $D(e_1^*, \dots, e_n^*)(\beta_1, \dots, \beta_n) = |A| D(e_1^*, \dots, e_n^*)(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = |A| \cdot |B|$ . 故

$$|A \cdot B| = |A| \cdot |B|.$$

□

对于固定的  $X=(X_1, \dots, X_n)$ ,  $D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n)$  也可看成  $V^*$  上的  $n$  重函数  $f_X: V^* \times \dots \times V^* \rightarrow K$ ,  $f_X(l_1, \dots, l_n) = D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n)$ .

命题 3.4.1: 固定  $X=(X_1, \dots, X_n) \in V \times \dots \times V$ ,  $D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n)$  是关于  $l_1, \dots, l_n$  的 反对称  $n$  重线性函数, 且如果  $l_i = l_j$  ( $i \neq j$ )

$$\text{则 } D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) = 0.$$

证明:  $\forall \sigma \in S_n$ ,  $D(l_{\sigma(1)}, \dots, l_{\sigma(n)})(X_1, \dots, X_n) = \sum_{\pi \in S_n} \epsilon_{\pi} l_{\sigma(\pi)}(X_{\pi(1)}) \dots l_{\sigma(\pi(n)}(X_{\pi(n)})$

$$D(l_{\sigma(1)}, \dots, l_{\sigma(n)})(X_1, \dots, X_n) = \sum_{\pi \in S_n} \epsilon_{\pi} l_{\sigma(1)}(X_{\pi(1)}) \dots l_{\sigma(n)}(X_{\pi(n)})$$

$$= \sum_{\pi \in S_n} \epsilon_{\pi} l_1(X_{\sigma^{-1}\pi(1)}) \dots l_n(X_{\sigma^{-1}\pi(n)}) = \epsilon_{\sigma} \sum_{\pi \in S_n} \epsilon_{\sigma\pi} l_1(X_{\pi(1)}) \dots l_n(X_{\pi(n)})$$

$$= \epsilon_{\sigma} D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n)$$

所以  $D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n)$  关于  $l_1, \dots, l_n$  是反对称的. 只需证明它关于  $l_i$  是线性的, 令  $l_i = \lambda l_i' + \mu l_i''$ , 则

$$D(\lambda l_i' + \mu l_i'', l_2, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) = \sum_{\pi \in S_n} \epsilon_{\pi} (\lambda l_i'(X_{\pi(i)}) + \mu l_i''(X_{\pi(i)})) \dots l_n(X_{\pi(n)})$$

$$= \lambda \sum_{\pi \in S_n} \epsilon_{\pi} l_i'(X_{\pi(i)}) l_2(X_{\pi(2)}) \dots l_n(X_{\pi(n)}) + \mu \sum_{\pi \in S_n} \epsilon_{\pi} l_i''(X_{\pi(i)}) \dots l_n(X_{\pi(n)})$$

$$= \lambda D(l_i', l_2, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) + \mu D(l_i'', l_2, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n).$$

如果  $l_i = l_j$  ( $i \neq j$ ), 令  $\sigma = (ij) \in S_n$ , 则

$$D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) = \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}). \quad \text{由于 } l_i = l_j, \text{ 故}$$

$$\text{则 } l_i(X_{\pi(1)}) = l_j(X_{\pi(1)}) = l_j(X_{\pi(\sigma(j))}), \quad l_j(X_{\pi(\sigma(j))}) = l_i(X_{\pi(\sigma(j))}) = l_i(X_{\pi(\sigma(j))})$$

$$\text{所以, } l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}) = l_1(X_{\pi(\sigma(1))}) \cdots l_n(X_{\pi(\sigma(n))}) \quad \text{计算:}$$

$$D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) = \sum_{\pi \in A_n} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}) - \sum_{\pi \in \bar{A}_n} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)})$$

$$\text{但 } \sum_{\pi \in \bar{A}_n} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}) = \sum_{\pi \in A_n} l_1(X_{\pi(\sigma(1))}) \cdots l_n(X_{\pi(\sigma(n))})$$

$$= \sum_{\pi \in A_n} l_1(X_{\pi(1)}) \cdots l_n(X_{\pi(n)}). \quad \text{因此.}$$

$$D(l_1, \dots, l_n)(X_1, \dots, X_n) = 0.$$

推论 3.4.3: 设  $\dim_{\mathbb{K}}(V) = n$ ,  $V^* \xrightarrow{\varphi^*} V^*$  是线性算子  $V \xrightarrow{\varphi} V$  的对偶算子. 则,  $\forall l_1, \dots, l_n \in V^*, X_1, \dots, X_n \in V$ , 有 □.

- (1)  $D(l_1, \dots, l_n)(\varphi(X_1), \dots, \varphi(X_n)) = D(\varphi^*(l_1), \dots, \varphi^*(l_n))(X_1, \dots, X_n).$
- (2) 如算子  $(l'_1, \dots, l'_n) = (l_1, \dots, l_n)A$ , 则

$$D(l'_1, \dots, l'_n) = |A| D(l_1, \dots, l_n).$$

- (3). 对任意可逆阵  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{K})$ , 有  $|A| = |A|$ .

证明: (1) 直接:  $\forall \omega \in V, \varphi^*(l_i)(\omega) = l_i(\varphi(\omega)).$  故

$$D(l_1, \dots, l_n)(\varphi(X_1), \dots, \varphi(X_n)) = \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} \varphi^*(l_1)(X_{\pi(1)}) \cdots \varphi^*(l_n)(X_{\pi(n)}) = D(\varphi^*(l_1), \dots, \varphi^*(l_n))(X_1, \dots, X_n).$$

(2) 定理 3.4.2 的重排应用. 只需注意到在定理 3.4.2 中, 如取  $(e_1, \dots, e_n) = (d_1, \dots, d_n)A$ , 则  $f(e_1, \dots, e_n) = |A| f(d_1, \dots, d_n).$

(3) 定义  $V \xrightarrow{\varphi} V, (\varphi(e_1), \dots, \varphi(e_n)) = (e_1, \dots, e_n)A$ , 由定理 3.5, 有  $(\varphi^*(e_1^*), \dots, \varphi^*(e_n^*)) = (e_1^*, \dots, e_n^*)A.$

故  $D(\varphi^*(e_1^*), \dots, \varphi^*(e_n^*)) = |A| D(e_1^*, \dots, e_n^*).$  又  $D(e_1^*, \dots, e_n^*)(e_1, \dots, e_n) = 1.$

所以  $D(\varphi^*(e_1^*), \dots, \varphi^*(e_n^*)) \varphi(e_1, \dots, e_n) = D(e_1^*, \dots, e_n^*)(\varphi(e_1), \dots, \varphi(e_n)) = |A|.$  所以,  $|A| = |A|.$  □

因为  $|A| = |A^t|$ , 所以  $\det[A_{11}, \dots, A_{nn}] = \det(A^{(1)}, \dots, A^{(n)})$  关于行向量成立的结论同样对列向量成立. 下面是行列式的计算方法.

推论 3.4.4. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ , 则通过若干第 (I) 类和第 (II) 类初等变换,  $A$  可化为如下的上三角型矩阵.

$$\bar{A} = \begin{pmatrix} \bar{a}_{11} & \bar{a}_{12} & \dots & \bar{a}_{1n} \\ 0 & \bar{a}_{22} & \dots & \bar{a}_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \bar{a}_{nn} \end{pmatrix}.$$

在此过程中, 如果进行了  $q$  次第 (I) 类初等变换, 则

$$|A| = (-1)^q \bar{a}_{11} \cdot \bar{a}_{22} \cdots \bar{a}_{nn}.$$

□

最后 讨论  $V$  上的双线性函数  $f: V \times V \rightarrow K$ , 若固定一组基  $e_1, \dots, e_n \in V$ , 则  $f(x, y) = (e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)) M_f (e_1^*(y), \dots, e_n^*(y))$ , 其中

$$M_f = \begin{pmatrix} f(e_1, e_1), f(e_1, e_2), \dots, f(e_1, e_n) \\ \vdots \\ f(e_n, e_1), f(e_n, e_2), \dots, f(e_n, e_n) \end{pmatrix} = (f(e_i, e_j))_{n \times n}$$

要解决的主要问题是: 如何选择一组基  $e_1, \dots, e_n$  使  $M_f$  最简单, 并能从中读得  $f$  的不变量?

令  $L_2(V)$  表示双线性函数组成的  $K$ -向量空间,  $L_2^+(V)$ ,  $L_2^-(V)$  分别表示  $V$  上 对称, 反对称 双线性函数组成的子空间. 则, 当  $\text{char}(K) \neq 2$ ,

$$L_2(V) = L_2^+(V) + L_2^-(V), \quad f(x, y) = \frac{1}{2}(f(x, y) + f(y, x)) + \frac{1}{2}(f(x, y) - f(y, x)).$$

且  $L_2^+(V) \cap L_2^-(V) = \{0\}$ . 所以, 任意双线性函数可唯一表示成 对称 双线性函数  $f^+$  和 反对称 双线性函数  $f^-$  之和:  $f = f^+ + f^-$ .

定理 3.4.4: 设  $f(x, y) \in L_2^+(V)$ , 则, 当  $\text{char}(K) \neq 2$  时, 存在一组基  $e_1, \dots, e_n \in V$  使得  $\forall x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n, y = y_1 e_1 + \dots + y_n e_n$ , 有

$$f(x, y) = \lambda_1 x_1 y_1 + \lambda_2 x_2 y_2 + \dots + \lambda_n x_n y_n, \quad \lambda_i = f(e_i, e_i) \in K.$$

证明: 若  $\text{char}(K) = 2$ , 结论显然. 否则存在  $e_1 \in V$  使  $f(e_1, e_1) \neq 0$  (需  $\text{char}(K) \neq 2$  的条件). 故  $V_1 = \{x \in V \mid f(e_1, x) = 0\} \subset V$  是一个  $n-1$  维子空间. 对  $\dim_K(V)$  作归纳法, 可设存在  $e_2, \dots, e_n \in V_1$  使

$f(e_i, e_j) = 0 \quad (\forall 2 \leq i, j \leq n)$ . 但由  $V$  的定义可知:  $f(e_j, e_i) = f(e_i, e_j) = 0$  (对  $2$ ). 所以  $M_f = (f(e_i, e_j))_{n \times n}$  是对角矩阵,  $\forall x, y \in V$ ,  
 $f(x, y) = \lambda_1 e_1^*(x) e_1^*(y) + \dots + \lambda_n e_n^*(x) e_n^*(y). \quad \lambda_i := f(e_i, e_i).$  □

定义 3.4.4:  $f \in L_2(V)$  称为 非退化, 如果存在一组基  $e_1, \dots, e_n \in V$  使得  $M_f = (f(e_i, e_j))_{n \times n}$  是可逆矩阵. □

命题 3.4.2. 设  $f \in L_2(V)$ . 则  $f$  非退化当且仅当 ~~对任意~~ 对任意  $x$  和存在  $y \in V$  使  $f(x, y) \neq 0$ . 若  $f \in L_2(V)$  非退化, 则当  $\text{char}(K) \neq 2$  时,  $\dim_K(V)$  必为偶数.

证明: 若  $f$  非退化, 则存在 <sup>-组基</sup>  $e_1, \dots, e_n \in V$  使  $M_f = (f(e_i, e_j))_{n \times n}$  可逆, 从而  $\forall y = \sum_{i=1}^n y_i e_i \neq 0, M_f [y_1, \dots, y_n]^T \neq 0$ . 故存在  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i \neq 0$  使  $f(x, y) = (x_1, \dots, x_n) M_f [y_1, \dots, y_n]^T \neq 0$ . 反之, 任取一组基  $e_1, \dots, e_n \in V$ , 若  $M_f$  不可逆, 则存在  $[y_1, \dots, y_n]^T \neq 0$  使  $M_f [y_1, \dots, y_n]^T = 0$ . 故令  $y = \sum_{i=1}^n y_i e_i, f(x, y) = (e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)) M_f [y_1, \dots, y_n]^T = 0 \quad (\forall x \in V)$  与条件矛盾. 若  $f \in L_2(V)$ , 则对任一组基  $e_1, \dots, e_n \in V$  有

$${}^t M_f = (f(e_j, e_i))_{n \times n} = - (f(e_i, e_j))_{n \times n} = -M_f.$$

所以  $|M_f| = (-1)^n |M_f|$ . 当  $f$  非退化且  $\text{char}(K) \neq 2$  时, 必有  $n = 2m$  □

若  $f \in L_2(V)$ , 令  $V_0 = \{ y \in V \mid f(x, y) = 0, \forall x \in V \} \subset V$ , 则,  $\forall x \in V_0, y \in V, f(x, y) = -f(y, x) = 0$ . 所以, 当讨论 反对称 双线性函数  $f(x, y)$  时, 我们不妨假设  $f$  非退化.

定理 3.4.5: 设  $f \in L_2(V)$  非退化,  $\text{char}(K) \neq 2$ , 则存在一组基  $(n = 2m)$

- $\alpha_1, \beta_1, \alpha_2, \beta_2, \dots, \alpha_m, \beta_m \in V$  满足:
- (1)  $f(\alpha_i, \beta_i) = 1, 1 \leq i \leq m,$  (2)  $\forall i \neq j, f(\alpha_i, \alpha_j) = f(\beta_i, \beta_j) = f(\alpha_i, \beta_j) = 0.$

证明: 由命题 3.4.2,  $\dim_K(V) = n = 2m$ . 对  $m$  应用归纳法:  
 当  $m=1$  时,  $\forall \alpha_1 \in V, \alpha_1 \neq 0, f$  非退化, 故存在  $\beta_1 \in V$  使  $f(\alpha_1, \beta_1) \neq 0$



引理 3.4.3: 设  $f \in L_2(V)$  在基  $e_1, \dots, e_n \in V$  下的坐标矩阵为  $M_f$ , 在另一组基  $(e'_1, \dots, e'_n) = (e_1, \dots, e_n)T$  下的坐标矩阵是  $M'_f$ , 则

$$M'_f = {}^t T M_f T.$$

已知  
证明:  $M'_f = (f(e'_i, e'_j))_{n \times n}$ ,  $M_f = (f(e_i, e_j))_{n \times n}$ ,  $e'_i = (e_1, \dots, e_n)T^{(i)}$ ,  $e'_j = (e_1, \dots, e_n)T^{(j)}$ . 则  $f(e'_i, e'_j) = {}^t T^{(i)} \cdot [f(e_1, e'_j), \dots, f(e_n, e'_j)]$   
由  $f(e_i, e'_j) = (f(e_i, e_1), \dots, f(e_i, e_n))T^{(j)}$  得

$$f(e'_i, e'_j) = {}^t T^{(i)} M_f T^{(j)}, \text{ 故 } M'_f = {}^t T M_f T. \quad \square$$

定义 3.4.5: 设  $M_f$  是  $f \in L_2(V)$  在任意一组基下的坐标矩阵, 则  $M_f$  的秩称为  $f$  的秩 (由引理 3.4.3, 它与基的选取无关).

引理 3.4.4: 如果  $f \in L_2(V)$  的秩为  $r$ , 则存在一组基  $e_1, \dots, e_n$  使得

$$M_f = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & & & \\ & \dots & & & & \\ & & \lambda_r & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & \dots & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}. \quad \text{其中 } \lambda_i = f(e_i, e_i) \neq 0.$$

证明: 只需证明: 如果  $r(A) = r$ , 则对任意可逆矩阵  $P, Q$ , 有  $r(PA) = r$ ,  $r(AQ) = r$ . 只需注意到: 若  $V \xrightarrow{\varphi_P} W$ ,  $V \xrightarrow{\varphi_A} V$ ,  $W \xrightarrow{\varphi_Q} W$  的坐标矩阵分别是  $A, P, Q$ , 则  $r(PA) = \dim_K \text{Im}(\varphi_P \circ \varphi_A)$ ,  $r(AQ) = \dim_K \text{Im}(\varphi_A \circ \varphi_Q)$ .  $P, Q$  可逆  $\Leftrightarrow \varphi_P, \varphi_Q$  是同构映射. 故  $r(PA) = \dim_K \text{Im}(\varphi_P \circ \varphi_A) = \dim_K \text{Im}(\varphi_A) = r(A)$ .  
同理  $r(AQ) = r(A)$ . □

定理 3.4.6: 设  $f \in L_2^+(V)$ ,  $\text{rank}(f) = r$ . 则

(1) 当  $K = \mathbb{C}$  时, 存在一组基  $e_1, \dots, e_n \in V$ , 使

$$f(x, y) = e_1^*(x) e_1^*(y) + \dots + e_r^*(x) e_r^*(y), \quad \forall x, y \in V.$$

(2) 当  $K = \mathbb{R}$  时, 存在一组基  $e_1, \dots, e_n$  使

$$f(x, y) = e_1^*(x) e_1^*(y) + \dots + e_r^*(x) e_r^*(y) - e_{r+1}^*(x) e_{r+1}^*(y) - \dots - e_{2r}^*(x) e_{2r}^*(y).$$

(3) 当  $K = \mathbb{R}$  时, (2) 中的  $S$  不依赖于基的选取. (惯性定理).

证明: (1) 由推论 3.4.6, 存在一组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  使

$$f(x, y) = \lambda_1 \alpha_1^*(x) \alpha_1^*(y) + \dots + \lambda_r \alpha_r^*(x) \alpha_r^*(y), \quad \lambda_i = f(\alpha_i, \alpha_i) \neq 0$$

当  $K = \mathbb{C}$  时,  $\sqrt{\lambda_i} \in \mathbb{C}$ , 令  $e_i = \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}} \alpha_i$  ( $1 \leq i \leq r$ ),  $e_i = \alpha_i$  ( $i > r$ ).

则  $e_1, \dots, e_r, e_{r+1}, \dots, e_n \in V$  是一组基. 且  $f(e_i, e_j) = 0$  ( $i \neq j$ ),  $f(e_i, e_i) = 1$  ( $1 \leq i \leq r$ ),  $f(e_i, e_i) = 0$  ( $i > r$ ). 故  $\forall x, y \in V$ , 有

$$f(x, y) = e_1^*(x) e_1^*(y) + \dots + e_r^*(x) e_r^*(y).$$

(2) 当  $K = \mathbb{R}$  时, 由推论 3.4.6, 无妨设存在一组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  使

$$f(x, y) = \lambda_1 \alpha_1^*(x) \alpha_1^*(y) + \dots + \lambda_s \alpha_s^*(x) \alpha_s^*(y) - \lambda_{s+1} \alpha_{s+1}^*(x) \alpha_{s+1}^*(y) - \dots - \lambda_r \alpha_r^*(x) \alpha_r^*(y).$$

其中  $\lambda_i = f(\alpha_i, \alpha_i) > 0$  ( $1 \leq i \leq s$ ),  $-\lambda_i = f(\alpha_i, \alpha_i) < 0$  ( $s < i \leq r$ ).  ~~$f(\alpha_i, \alpha_i) < 0$~~  ( $i > r$ ).

令  $e_i = \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}} \alpha_i$  ( $1 \leq i \leq s$ ),  $e_i = \alpha_i$  ( $r < i \leq n$ ). 则  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基. 且  $f(e_i, e_i) = 1$  ( $1 \leq i \leq s$ ),  $f(e_i, e_i) = -1$  ( $s < i \leq r$ ),  $f(e_i, e_i) = 0$  ( $i > r$ ).  $f(e_i, e_j) = 0$  ( $i \neq j$ ), 故  $\forall x, y \in V$  有

$$f(x, y) = e_1^*(x) e_1^*(y) + \dots + e_s^*(x) e_s^*(y) - e_{s+1}^*(x) e_{s+1}^*(y) - \dots - e_r^*(x) e_r^*(y).$$

(3). 若有另一组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  使  $\forall x, y \in V$ .

$$\begin{aligned} f(x, y) &= \alpha_1^*(x) \alpha_1^*(y) + \dots + \alpha_s^*(x) \alpha_s^*(y) - \alpha_{s+1}^*(x) \alpha_{s+1}^*(y) - \dots - \alpha_r^*(x) \alpha_r^*(y) \\ &= e_1^*(x) e_1^*(y) + \dots + e_s^*(x) e_s^*(y) - e_{s+1}^*(x) e_{s+1}^*(y) - \dots - e_r^*(x) e_r^*(y). \end{aligned}$$

如果  $s \neq t$ , 无妨设  $s < t$ . 令  $W = \langle e_{s+1}, \dots, e_n \rangle \subset V$ ,  $W' = \langle e_1, \dots, e_t \rangle \subset V$ .

则  $\dim_K(W) + \dim_K(W') - \dim_K(W \cap W') = n + t - s - \dim_K(W \cap W')$

若公式:  $\dim_K(W + W') = \dim_K(W) + \dim_K(W') - \dim_K(W \cap W')$  成立. (其中

$W + W' = \{ \alpha + \beta \mid \alpha \in W, \beta \in W' \} \subset V$  是子空间). 则

$$\dim_K(W \cap W') \geq t - s > 0.$$

故存在  $\beta \in W \cap W'$ ,  $\beta \neq 0$ , 从而得.



~~f(β, β)~~  $\beta = \alpha_1^*(\beta)\alpha_1 + \dots + \alpha_t^*(\beta)\alpha_t, \alpha_i^*(\beta) = 0 (i > t)$   
 $= e_{s+1}^*(\beta)e_{s+1} + \dots + e_n^*(\beta)e_n, e_i^*(\beta) = 0 (i \leq s).$

故  $f(\beta, \beta) = \alpha_1^*(\beta)^2 + \dots + \alpha_t^*(\beta)^2 > 0$ . 但  
 $f(\beta, \beta) = -(e_{s+1}^*(\beta)^2 + \dots + e_n^*(\beta)^2) \leq 0$ . 故矛盾. □

引理 3.4.5: 设  $W, W'$  是  $V$  的子空间, 则  $W+W' = \{x+y \mid x \in W, y \in W'\}$  是  $V$  的子空间且  $\dim_K(W+W') = \dim_K(W) + \dim_K(W') - \dim_K(W \cap W')$ .

证明: 直接验证  $W+W' \subset V$  是子空间. 取一组基公式. 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_s \in W \cap W'$  是一组基, 再分别扩充成  $W, W'$  的基.

$\alpha_1, \dots, \alpha_s, \beta_{s+1}, \dots, \beta_m, \alpha_1, \dots, \alpha_s, \beta_{s+1}, \dots, \beta_m$

则  $\alpha_1, \dots, \alpha_s, \beta_{s+1}, \dots, \beta_m, \beta_{s+1}, \dots, \beta_m$  是  $W+W'$  的一组基. 故  
 $\dim_K(W+W') = \dim_K(W) + \dim_K(W') - \dim_K(W \cap W')$

推论 3.4.7. 设  $\text{char}(K) \neq 2, A \in M_n(K)$ . 则 □

(1)  $A = A^t \iff$  存在可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使得

$${}^tTAT = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & \lambda_r & \\ 0 & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix}_{n \times n}, \lambda_i \neq 0, r = r(A).$$

(2)  $A = -A \iff$  存在可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使得

$${}^tTAT = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & & & & & & 0 \\ -1 & 0 & & & & & & & \\ & & 0 & 1 & & & & & \\ & & & -1 & 0 & & & & \\ & & & & \ddots & & & & \\ & & & & & 0 & 1 & & \\ & & & & & & -1 & 0 & \\ & & & & & & & & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}.$$

(3) 如果  $A \in M_n(\mathbb{R}), A^t = A$ , 则存在可逆矩阵  $T \in M_n(\mathbb{R})$  使得

$${}^tTAT = \begin{pmatrix} 1 & & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & & \\ & & c & & & & & & \\ & & & -1 & & & & & \\ & & & & \ddots & & & & \\ & & & & & -1 & & & \\ & & & & & & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}.$$

$r = r(A)$   
 $c$  为  $A$  的正虚数指数.

证明: 设  $V$  是任意  $n$  维  $K$ -向量空间,  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基. 令

$$f_A(x, y) = (e_1^*(x), \dots, e_n^*(x)) A (e_1^*(y), \dots, e_n^*(y))$$

则  $f_A(x, y) \in L_2(V)$ , 且  $A = (f_A(e_i, e_j))_{n \times n}$ .

(1) 根据推论 3.4.6, 存在一组基  $(e'_1, \dots, e'_n) = (e_1, \dots, e_n)^T$  使得

$$f_A(e'_i, e'_j) = 0 \quad (i \neq j), \quad \lambda_i = f_A(e'_i, e'_i) \neq 0 \quad (1 \leq i \leq n), \quad f_A(e'_i, e'_i) = 0, \quad i > r,$$

故  $M'_f = (f_A(e'_i, e'_j))_{n \times n}$  是 (1) 中 (1) 对角矩阵. 由引理 3.4.3,

$${}^t T A T = M'_f = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & 0 \end{pmatrix}_{n \times n} \quad \lambda_i \neq 0.$$

(2) 和 (3), 组合则应用推论 3.4.5, 引理 3.4.6 及引理 3.4.3 即得证.  $\square$

定义 3.4.6. 任意二次齐次多项式  $q(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$

称为二次型.  $\square$

引理 3.4.6, [二次型的矩阵表示]. 设  $q(x_1, \dots, x_n)$  是二次型,  $\text{char}(K) \neq 2$ ,

则存在唯一的对称矩阵  $A$  (即:  ${}^t A = A$ ) 使

$$q(x_1, \dots, x_n) = (x_1, \dots, x_n) A (x_1, \dots, x_n)$$

证明: 设  $q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i \leq j} a_{ij} x_i x_j$  是二次型, 令

$$A = (a_{ij})_{n \times n}, \quad \text{其 } a_{ij} = a_{ji} = \frac{1}{2} a_{ij} \quad (i \leq j), \quad a_{ii} = a_{ii}.$$

则  $q(x_1, \dots, x_n) = (x_1, \dots, x_n) A (x_1, \dots, x_n)$ . ~~故~~

$$X = [x_1, \dots, x_n]^T, \quad Y = [y_1, \dots, y_n]^T, \quad Y = T^{-1} X, \quad X = T Y$$

若  $q(x_1, \dots, x_n) = (x_1, \dots, x_n) B (x_1, \dots, x_n)$ ,  ${}^t B = B$ , 则 (6) 中 (6) 即

即  $A = B$ .  $\square$

推论 3.4.8. 设  $q(x_1, \dots, x_n) = {}^t X A X$ ,  $X = [x_1, \dots, x_n]$ . ~~若~~  $\text{char}(K) \neq 2$

存在变量则存在变量替换.

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, \quad (T \in M_n(K) \text{ 是可逆矩阵})$$

设  $q(x_1, \dots, x_n) = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_r y_r^2$ ,  $r = r(A)$ .  $\lambda_i \neq 0$

证明: 存在可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使  ${}^t T A T = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_r & & 0 \\ & & & & & & & & 0 \end{pmatrix}$ , 故

$$q(x_1, \dots, x_n) = {}^t X {}^t T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_r & & 0 \\ & & & & & & & & 0 \end{pmatrix} T^{-1} X, \quad \text{令 } \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = T^{-1} X \text{ 即可} \quad \square$$

1. 计算下列行列式

(a) 
$$\begin{vmatrix} 1 & -1 & 1 & -2 \\ 1 & 3 & -1 & 3 \\ -1 & -1 & 4 & 3 \\ -3 & 0 & -8 & -13 \end{vmatrix}$$

(b) 
$$\begin{vmatrix} 1 & n & n & \cdots & n \\ n & 2 & n & \cdots & n \\ n & n & 3 & \cdots & n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ n & n & n & \cdots & n \end{vmatrix}$$

(c) 
$$\begin{vmatrix} a & b & \cdots & b & b \\ b & a & \cdots & b & b \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ b & b & \cdots & a & b \\ b & b & \cdots & b & a \end{vmatrix}$$

2. 不必计算行列式, 证明下述 4 阶行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 7 & 9 & 8 \\ 2 & 1 & 3 & 9 \\ 3 & 2 & 5 & 5 \\ 4 & 8 & 6 & 7 \end{vmatrix}$$

可不被 1798, 2139, 3255, 4867 的最大公因数整除。

3. 下面的函数是否某个  $K$ -向量空间  $V$  上的对称双线性函数 (若是, 需指出相应的  $K$ -向量空间, 若不是, 需说明理由)。

(1)  $f(x, y) = x \cdot y$ . ( $x, y \in K^n$  是  $n$ -维向量空间)

(2)  $f(A, B) = \text{tr}(A \cdot B)$ . ( $A, B \in M_{n \times n}(K)$ ,  $\forall C \in M_n(K)$ ,  $\text{tr}(C)$  表示  $C$  的迹)

(3)  $f(A, B) = \det(A \cdot B)$ . ( $A, B \in M_n(K)$ )

(4)  $f_{ij}(A, B) = A \cdot B$  在  $(i, j)$  处的值

(5)  $f(u, v) = \int_a^b u \cdot v x^2 dx$ , ( $u(x), v(x)$  是  $[a, b]$  上连续函数)

(6)  $f(u, v) = \int_a^b (u+v)^2 dx$ , ( $u(x), v(x)$  是  $[a, b]$  上连续函数)

(7)  $f(u, v) = (u \cdot v)(a)$ , ( $u, v \in K[x]$ ,  $a \in K$  固定)

(8)  $f(u, v) = \frac{d}{dx}(u \cdot v)(a)$ , ( $u, v \in K[x]$ ,  $a \in K$  固定)

4. 设  $f: V \times V \rightarrow K$  是一个双线性函数,  $\forall x, y \in V$ , 定义

$$f_1(x) = V \rightarrow K, \alpha \mapsto f(x, \alpha), \quad f_2(x) = V \rightarrow K, \alpha \mapsto f(\alpha, x)$$

证明 (1) 对任意固定的  $x$ ,  $f_1(x)$ ,  $f_2(x)$  是  $V$  上的线性函数。

(2)  $f_1: V \rightarrow V^*$ ,  $x \mapsto f_1(x)$ ,  $f_2: V \rightarrow V^*$  是  $V$  到  $V^*$  的线性映射。

(3)  $f$  是对称的  $\Leftrightarrow f_1 = f_2$ 。

(4)  $f$  非退化  $\Leftrightarrow f_1: V \rightarrow V^*$ ,  $f_2: V \rightarrow V^*$  是同构映射.

5. 设  $A \in M_n(K)$  是任意  $n$  阶方阵. 试证下列条件等价:

(1)  $A$  是可逆矩阵; (2)  $|A| \neq 0$ , (3)  $r(A) = n$ .

6. 设  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基. 对任意矩阵  $A \in M_n(K)$  定义:

$$f_A(x, y) = (e_1^*(x), \dots, e_n^*(y)) A (e_1^*(x), \dots, e_n^*(y)), \quad \forall x, y \in V.$$

证明: 映射  $\theta: M_n(K) \rightarrow L_2(V)$ ,  $A \mapsto f_A$ , 是同构映射.

且  $f$  是对称 (自对称)  $\Leftrightarrow A = A^T$  ( $\theta = -\theta$ ).

7. 将下述二次型表示成矩阵形式  $X^T A X$ :

(a)  $Q(x_1, x_2) = x_1^2 + 3x_1x_2 + x_2^2$ , (b)  $Q(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_1x_2 - x_2^2 - 2\sqrt{2}x_1x_3 + x_3^2$

8. 设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  可逆, 且  $A^T = A$ , 证明下述二次型:

$$f_A(x_1, \dots, x_n) = (x_1, \dots, x_n) A (x_1, \dots, x_n), \quad \text{与} \quad f_{A^{-1}}(x_1, \dots, x_n) = (x_1, \dots, x_n) A^{-1} (x_1, \dots, x_n)$$

有相同的正惯性指数.

9. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ ,  $\text{tr}(A) := a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$  称为  $A$  的迹.

定义  $\text{tr}: M_n(K) \rightarrow K$  ( $A \mapsto \text{tr}(A)$ ) 是一个线性函数. 试证明:

(1)  $f: M_n(K) \times M_n(K) \rightarrow K$ ,  $f(A, B) := \text{tr}(AB)$ , 是一个非退化的对称双线性函数.

(2) 如果  $l: M_n(K) \rightarrow K$  是一个线性函数, 则存在  $A \in M_n(K)$  使得  $l(X) = \text{tr}(A \cdot X)$ ,  $\forall X \in M_n(K)$ .

(提示: 利用 (1) 和前面的命题).

10. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$ ,  $A^T = A$ , 证明微分算子:

$$L: \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n] \rightarrow \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n], \quad f \mapsto L(f) = \sum_{i,j} a_{ij} \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}$$

是一个  $\mathbb{R}$ -线性映射. 并验证: 如果  $[y_1, \dots, y_n] = C \cdot [x_1, \dots, x_n]$ , 其中  $C = (c_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$  可逆, 则

$$L(f) = \sum_{i,j} b_{ij} \frac{\partial^2 f}{\partial y_i \partial y_j}, \quad \text{其中} \quad (b_{ij})_{n \times n} = C^T A C.$$

# 第四章. 矩阵与行列式

通过前面的讨论, 我们有这样一种感觉: 矩阵是表示线性方程组, 线性映射, 双线性函数的工具。事实上, 矩阵可以看成线性映射和双线性函数在给定基下的坐标, 矩阵的运算也是由线性映射的运算运算定义的。但矩阵的引入, 不仅仅起到了表述方便, 简化计算的作用, 矩阵本身也脱离线性映射坐标的角色, 成为一个内容丰富, 有巨大的理论和应用价值的研究领域。

## §4.1 矩阵的运算.

设  $M_{m \times n}(K) = \{ A = (a_{ij})_{m \times n} \mid a_{ij} \in K \}$  表示所有元素在  $K$  中的  $m$  行,  $n$  列矩阵的集合, 则  $M_{m \times n}(K)$  在下列“加法”和数乘法下成为一个  $K$ -向量空间:  $\forall A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{m \times n}, \lambda \in K$

$$A+B := (a_{ij}+b_{ij})_{m \times n}, \quad \lambda A = (\lambda a_{ij})_{m \times n}.$$

它有一组标准基  $\{ E_{ij} \}_{\substack{1 \leq i \leq m \\ 1 \leq j \leq n}}$ , 称为矩阵单位:  $E_{ij} \in M_{m \times n}(K)$  表示  $(i,j)$  位置元素为 1, 其它位置为 0 的矩阵。它们在  $M_{m \times n}(K)$  中线性无关, 且  $\forall A = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K)$ , 有

$$A = \sum_{i,j} a_{ij} E_{ij}.$$

故  $\dim_K M_{m \times n}(K) = mn$ . 显然, 取“转置”定义了下述  $K$ -向量空间  $M_{m \times n}(K) \rightarrow M_{n \times m}(K)$  之间的一个同构映射:

$$t(\cdot): M_{m \times n}(K) \rightarrow M_{n \times m}(K), \quad A \mapsto A^t.$$

回忆: 对于任意  $A = [A_{(1)}, \dots, A_{(m)}] \in M_{m \times n}(K)$  和  $B = (B^{(1)}, \dots, B^{(n)}) \in M_{m \times n}(K)$ , 它们的乘积  $A \cdot B$  定义如下:

$$A \cdot B = (A_{(i)} \cdot B^{(j)})_{m \times s} = \begin{pmatrix} A_{(1)} \cdot B^{(1)}, & A_{(1)} \cdot B^{(2)}, & \dots, & A_{(1)} \cdot B^{(s)} \\ A_{(2)} \cdot B^{(1)}, & A_{(2)} \cdot B^{(2)}, & \dots, & A_{(2)} \cdot B^{(s)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{(m)} \cdot B^{(1)}, & A_{(m)} \cdot B^{(2)}, & \dots, & A_{(m)} \cdot B^{(s)} \end{pmatrix}, \quad A_{(i)} \cdot B^{(j)} = (a_{i1}, \dots, a_{in}) \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix}$$

命题 4.1.1: 若  $A \in M_{m \times n}(K)$ ,  $B \in M_{n \times s}(K)$ ,  $C \in M_{s \times t}(K)$ , 则

(1)  $(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$ . (结合律)

(2)  $(A_1 + A_2) \cdot B = A_1 \cdot B + A_2 \cdot B$ . ( $\forall A_1, A_2 \in M_{m \times n}(K)$ ) (左分配律)

(3)  $A \cdot (B_1 + B_2) = A \cdot B_1 + A \cdot B_2$ . ( $\forall B_1, B_2 \in M_{n \times s}(K)$ ) (右分配律)

(4)  $\forall \lambda \in K, (\lambda A) \cdot B = \lambda(A \cdot B) = \lambda(A \cdot B)$ . ( $\forall A \in M_{m \times n}(K), B \in M_{n \times s}(K)$ )

证明: 既可通过运算律直接验证, 亦可利用定的运算律的背景将其归结于下列等价形式的证明. □

命题 4.1.2: 设  $U, V, W$  分别为  $t, s, n, m$  维  $K$ -向量空间. 令  $\mathcal{L}(T, U), \mathcal{L}(U, V), \mathcal{L}(V, W)$  分别表示  $T$  到  $U, U$  到  $V, V$  到  $W$  之间所有线性映射的集合. 则

(1)  $(\varphi \cdot \psi) \cdot \phi = \varphi \cdot (\psi \cdot \phi)$ ,  $\forall \phi \in \mathcal{L}(T, U), \psi \in \mathcal{L}(U, V), \phi \in \mathcal{L}(V, W)$ .

(2)  $(\varphi_1 + \varphi_2) \cdot \psi = \varphi_1 \cdot \psi + \varphi_2 \cdot \psi$ ,  $\forall \varphi_1, \varphi_2 \in \mathcal{L}(V, W), \psi \in \mathcal{L}(U, V)$ .

(3)  $\varphi \cdot (\psi_1 + \psi_2) = \varphi \cdot \psi_1 + \varphi \cdot \psi_2$ ,  $\forall \varphi \in \mathcal{L}(V, W), \psi_1, \psi_2 \in \mathcal{L}(U, V)$ .

(4)  $\forall \lambda \in K, (\lambda \varphi) \cdot \psi = \varphi \cdot (\lambda \psi) = \lambda(\varphi \cdot \psi)$ ,  $\forall \varphi \in \mathcal{L}(V, W), \psi \in \mathcal{L}(U, V)$ .

证明: 根据定义直接验证 (很好的练习). □

命题 4.1.1: 映射  $M_{m \times n}(K) \times M_{n \times s}(K) \xrightarrow{(\cdot)}$   $M_{m \times s}(K)$ ,  $(A, B) \mapsto A \cdot B$  和  $\mathcal{L}(V, W) \times \mathcal{L}(U, V) \rightarrow \mathcal{L}(U, W)$ ,  $(\varphi, \psi) \mapsto \varphi \cdot \psi$ , 是双线性映射.

证明: 这是上述两个命题中 (2), (3), (4) 的统一表述. □

命题 4.1.3: (1)  $\forall A, B \in M_{m \times n}(K), \lambda \in K$ , 有

$${}^t(A) = A, \quad {}^t(A+B) = {}^tA + {}^tB, \quad {}^t(\lambda A) = \lambda {}^tA.$$

(2)  $\forall A \in M_{m \times n}(K), B \in M_{n \times s}(K)$ , 则  ${}^t(A \cdot B) = {}^tB \cdot {}^tA$ .

证明: (1) 是显然的. (2) 可以利用转置乘法的定义直接证明, 也可利用转置矩阵和矩阵乘法的定义背景归结于线性映射的验证.

证明1: 设  $A = [A_{(i)}, \dots, A_{(m)}]$ ,  $B = (B^{(1)}, \dots, B^{(s)})$ , 故

$$A \cdot B = (A_{(i)} B^{(j)})_{m \times s}$$

$$\sum_{i,j} {}^t(A \cdot B) = (C_{ij})_{s \times m}, \text{ 且 } C_{ij} = A_{(j)} B^{(i)}, \text{ 且 } 1 \leq i \leq s, 1 \leq j \leq m.$$

$$\text{但 } A_{(j)} B^{(i)} = {}^t B^{(i)} \cdot {}^t A_{(j)} = ({}^t B)^{(i)} \cdot ({}^t A)^{(j)} = ({}^t B \cdot {}^t A)_{ij}, \text{ 故}$$

$${}^t(A \cdot B) = {}^t B \cdot {}^t A,$$

证明2: 设  $U \xrightarrow{\varphi_B} V \xrightarrow{\varphi_A} W$  分别为以  $B, A$  为坐标矩阵的线性

映射, 且  $\varphi_A \cdot \varphi_B = \varphi_{AB}$ . 若  $(\varphi_A \cdot \varphi_B)^* = \varphi_B^* \cdot \varphi_A^*$ , 由3.3.3.3.5

知  $\varphi_{AB}^*, \varphi_A^*, \varphi_B^*$  的坐标矩阵分别为  ${}^t(AB), {}^t A, {}^t B$ , 从而

$${}^t(AB) = {}^t B \cdot {}^t A.$$

$$(\varphi_A \cdot \varphi_B)^* = \varphi_B^* \cdot \varphi_A^* \text{ 可直接验证: } \forall l \in W^*, \varphi_B^* \cdot \varphi_A^*(l) = \varphi_B^*(l \cdot \varphi_A) \\ = (l \cdot \varphi_A) \cdot \varphi_B = l \cdot (\varphi_A \cdot \varphi_B) = (\varphi_A \cdot \varphi_B)^*(l). \text{ 故 } \varphi_B^* \cdot \varphi_A^* = (\varphi_A \cdot \varphi_B)^*. \square$$

我们接下来主要讨论行数与列数相等的矩阵 (称为方阵)

$$M_n(K) = \{ A = (a_{ij})_{n \times n} \mid a_{ij} \in K \}.$$

例4.1.1 [单位矩阵]. 存在唯一的矩阵  $I_n \in M_n(K)$  使得

$$A \cdot I_n = I_n \cdot A = A, \quad \forall A \in M_n(K),$$

称为  $n$  阶单位矩阵, 它可开列如

$$I_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}_{n \times n}$$

例4.1.2 [逆矩阵].  $A \in M_n(K)$  称为可逆, 如果存在  $B \in M_n(K)$

使得  $A \cdot B = B \cdot A = I_n$ . 这样的  $B$  由  $A$  唯一确定, 称为  $A$  的逆矩阵

$$\text{记为 } B = A^{-1}.$$

命题4.1.4. 若  $A, B$  可逆, 则 (1)  $AB$  可逆, 且  $(AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$ , (2)  $(A^{-1})^{-1} = A$ .

下面引入一类特殊的可逆矩阵, 它们实际上是组成可逆矩阵最基本的要素. 即任意可逆矩阵都是这些特殊矩阵的乘积. 为讨论方便, 我们将单位矩阵  $I_n$  表示为

~~定义 4.1.1 [初等矩阵]~~  $I_n = [e_1, e_2, \dots, e_n] = (e_1, e_2, \dots, e_n).$

其中  $e_1 = (1, 0, \dots, 0), e_2 = (0, 1, 0, \dots, 0), \dots, e_n = (0, 0, \dots, 1) \in K^n$ .

定义 4.1.1 [初等矩阵].

(I). 交换  $I_n$  的 第  $s$  行与第  $t$  行 所得矩阵  $F_{s,t}$  称为第一类

初等矩阵:  $F_{s,t} = [e_1, \dots, e_{s+1}, e_t, e_{s+1}, \dots, e_{t+1}, e_s, e_{t+1}, \dots, e_n]$ , 或

$$F_{s,t} = I_n - E_{ss} - E_{tt} + E_{st} + E_{ts} \quad (E_{ij} \text{ 表示矩阵单位}).$$

(II). 将  $I_n$  的 第  $s$  行乘入加到第  $t$  行 所得矩阵  $F_{s,t}(\lambda)$  称为第二类初等矩阵:  $\otimes$ .

$$F_{s,t}(\lambda) = [e_1, \dots, e_s, e_s, e_{s+1}, \dots, e_{t+1}, e_t + \lambda e_s, e_{t+1}, \dots, e_n] = I_n + \lambda E_{ts}$$

(III) 将  $I_n$  的 第  $s$  行乘以不为零的常数  $\lambda$  所得矩阵  $F_s(\lambda)$  称为第三类初等矩阵:

$$F_s(\lambda) = [e_1, \dots, e_s, \lambda e_s, e_{s+1}, \dots, e_n] = I_n + (\lambda - 1) E_{ss}.$$

命题 4.1.4: (1)  ${}^t F_{s,t} = F_{s,t}, {}^t F_{s,t}(\lambda) = F_{t,s}(\lambda), {}^t F_s(\lambda) = F_s(\lambda)$ .

(2) 设  $A = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K)$ ,  $F_{s,t}, F_{s,t}(\lambda), F_s(\lambda)$  表示  $m$  阶初等矩阵. 则

(I):  $F_{s,t} \cdot A = [A_{(1)}, \dots, A_{(s+1)}, A_{(t)}, A_{(s+1)}, \dots, A_{(t+1)}, A_{(s)}, A_{(t+1)}, \dots, A_{(m)}]$

(II):  $F_{s,t}(\lambda) \cdot A = [A_{(1)}, \dots, A_{(s)}, \dots, A_{(t+1)}, A_{(t)} + \lambda A_{(s)}, A_{(t+1)}, \dots, A_{(m)}]$

(III):  $F_s(\lambda) \cdot A = [A_{(1)}, \dots, A_{(s-1)}, \lambda A_{(s)}, A_{(s+1)}, \dots, A_{(m)}]$ .

(3). 若  $F_{s,t}, F_{s,t}(\lambda), F_s(\lambda)$  表示  $n$  阶初等矩阵, 则

$$A \cdot F_{s,t} = (A^{(1)}, \dots, A^{(s)}, A^{(t)}, A^{(s+1)}, \dots, A^{(t+1)}, A^{(s)}, A^{(t+1)}, \dots, A^{(n)}).$$



$$A \cdot F_{s,t}(\lambda) = (A^{(1)}, \dots, A^{(s)}, A^{(s)} + \lambda A^{(t)}, \dots, A^{(t)}, \dots, A^{(n)}).$$

$$A \cdot F_s(\lambda) = (A^{(1)}, \dots, A^{(s-1)}, \lambda A^{(s)}, A^{(s+1)}, \dots, A^{(n)})$$

证明: 直接验证, 留作练习 □

推论 4.1.2: 设  $A = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K)$  的秩为  $r(A) = r$ , 则存在  $m$  阶初等矩阵  $P_1, \dots, P_s$  和  $n$  阶初等矩阵  $Q_1, \dots, Q_t$  使得

$$P_s P_{s-1} \dots P_1 A Q_1 Q_2 \dots Q_t = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

其中  $I_r$  是  $r$  阶单位矩阵. 另外  $\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  分别表示  $r \times (m-r)$ ,  $(m-r) \times r$  和  $(m-r) \times (n-r)$  零矩阵.

证明: 设给定的秩为  $r$  的矩阵  $A$  ~~通过~~ 初等行变换 和 初等列变换 可将  $A$  化为

$$\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

任意 □

对  $n$  阶方阵  $A \in M_n(K)$ , 和  $n$  维  $K$ -向量空间  $V$ , 我们可以定义一个线性映射  $\varphi_A: V \rightarrow V$ . 使得: 如果  $v_1, \dots, v_n \in V$  是一组基, 则  $(\varphi_A(v_1), \dots, \varphi_A(v_n)) = (v_1, \dots, v_n)A$ .

定理 4.4.1: 设  $A \in M_n(K)$ ,  $\varphi_A: V \rightarrow V$  是在基  $v_1, \dots, v_n$  下以  $A$  为坐标矩阵的线性映射, 则下述结论等价.

- (1) 存在  $B \in M_n(K)$  使  $AB = I_n$ ,
- (2)  $\varphi_A: V \rightarrow V$  是满射.
- (3)  $r(A) = n$  (即  $A$  可逆):
- (4)  $\varphi_A: V \rightarrow V$  是单射.
- (5)  $\varphi_A: V \rightarrow V$  是双射.
- (6)  $A$  是可逆矩阵.

证明: (1)  $\Rightarrow$  (2)  $\Rightarrow$  (3)  $\Rightarrow$  (4)  $\Rightarrow$  (5)  $\Rightarrow$  (6)  $\Rightarrow$  (1).

(1)  $\Rightarrow$  (2). 令  $\varphi_B: V \rightarrow V$  是以  $B$  为坐标矩阵的线性映射:

$$(\varphi_B(v_1), \dots, \varphi_B(v_n)) = (v_1, \dots, v_n)B, \quad (\varphi_A(v_1), \dots, \varphi_A(v_n)) = (v_1, \dots, v_n)A.$$

又  $\varphi_A \cdot \varphi_B = \varphi_{A \cdot B} = \varphi_{I_n}: V \rightarrow V$  是恒等映射, 从而  $\varphi_A: V \rightarrow V$  是满射.

(2)  $\Rightarrow$  (3):  $\varphi_A: V \rightarrow V$  是满射, 故  $r(A) = \dim_K \text{Im}(\varphi_A) = \dim_K(V) = n$ .

(3)  $\Rightarrow$  (4):  $\text{Ker}(\varphi_A)$  的维数等于  $n - r(A) = 0$ , 故  $\text{Ker}(\varphi_A) = \{0\}$ , 从而  $\varphi_A$  是单射.

(4)  $\Rightarrow$  (5):  $\varphi_A: V \rightarrow V$  是单射, 故  $\text{Ker}(\varphi_A) = \{0\}$ . 应用定理 3.3.1 (1)  $\dim_K(\text{Im}(\varphi_A)) = \dim_K(V)$ , 所以  $\varphi_A$  也是满射. 从而  $\varphi_A$  是双射.

(5)  $\Rightarrow$  (6):  $\varphi_A: V \rightarrow V$  是双射, 故存在逆映射  $\varphi_A^{-1}: V \rightarrow V$  使得  $\varphi_A \cdot \varphi_A^{-1} = \varphi_A^{-1} \cdot \varphi_A = \varphi_{I_n}$ . 因为  $\varphi_A$  是线性映射, 故  $\varphi_A^{-1}$  也是线性映射. 令  $B$  是  $\varphi_A^{-1}$  的坐标矩阵, 即  $\varphi_A^{-1} = \varphi_B: V \rightarrow V$ , 从而  $AB = BA = I_n$ .

(6)  $\Rightarrow$  (1): 显然.

推论 4.1.3: (1) 初等矩阵都是可逆矩阵. 且

$$F_{s,t}^{-1} = F_{s,t}, \quad F_{s,t}(\lambda)^{-1} = F_{s,t}(-\lambda), \quad F_s(\lambda)^{-1} = F_s(\lambda^{-1})$$

(2) 如果  $A_1, A_2, \dots, A_m$  是可逆矩阵, 则它们的乘积  $A_1 A_2 \cdots A_m$  也可逆, 且  $(A_1 A_2 \cdots A_m)^{-1} = A_m^{-1} A_{m-1}^{-1} \cdots A_2^{-1} A_1^{-1}$ .

(3) 任何可逆矩阵  $A$  都可写成初等矩阵的乘积.

(4) 如果  $B \in M_m(K)$ ,  $C \in M_n(K)$  分别是  $m$  阶和  $n$  阶可逆矩阵. 则  $r(BAC) = r(A)$ ,  $\forall A \in M_{m \times n}(K)$ .

证明: (1)  $F_{s,t}, F_{s,t}(\lambda), F_s(\lambda)$  分别是下述线性映射在基  $v_1, \dots, v_n$  下的坐标矩阵:

$\varphi_{F_{s,t}}: V \rightarrow V$  使得  $(v_1, \dots, v_s, \dots, v_t, \dots, v_n) \mapsto (v_1, \dots, v_t, \dots, v_s, \dots, v_n)$

$\varphi_{F_{s,t}(\lambda)}: V \rightarrow V$  使得  $(v_1, \dots, v_s, \dots, v_t, \dots, v_n) \mapsto (v_1, \dots, v_s + \lambda v_t, \dots, v_t, \dots, v_n)$

$\varphi_{F_s(\lambda)}: V \rightarrow V$  使得  $(v_1, \dots, v_s, \dots, v_n) \mapsto (v_1, \dots, \lambda v_s, \dots, v_n)$ .

它们的逆映射分别是  $\varphi_{F_{s,t}}^{-1} = \varphi_{F_{s,t}}$ ,  $\varphi_{F_{s,t}(\lambda)}^{-1} = \varphi_{F_{s,t}(-\lambda)}$ ,  $\varphi_{F_s(\lambda)}^{-1} = \varphi_{F_s(\lambda^{-1})}$ .

故  $F_{s,t}^{-1} = F_{s,t}$ ,  $F_{s,t}(\lambda)^{-1} = F_{s,t}(-\lambda)$ ,  $F_s(\lambda)^{-1} = F_s(\lambda^{-1})$ .

(2) 因为  $(A_1 \cdot A_2 \cdots A_m) \cdot (A_m^{-1} \cdot A_{m-1}^{-1} \cdots A_2^{-1} \cdot A_1^{-1}) = I_n$ , 故  $(A_1 \cdot A_2 \cdots A_m)^{-1} = A_m^{-1} \cdots A_1^{-1}$ .

(3) 因为  $r(A) = n$ , 由推论 4.1.2, 存在初等矩阵  $P_1, \dots, P_s, Q_1, \dots, Q_t$  使  $P_s P_{s-1} \cdots P_1 A Q_1 Q_2 \cdots Q_t = I_n$ .

从而  $A = P_1^{-1} \cdots P_s^{-1} \cdot I_n \cdot Q_1^{-1} \cdots Q_t^{-1} = P_1^{-1} \cdots P_s^{-1} \cdot Q_t^{-1} \cdots Q_1^{-1}$ , 初等矩阵的逆也是初等矩阵, 故  $A$  是初等矩阵的乘积.

(4) 由于  $B, C$  分别是初等矩阵的乘积,  $BAC$  就是分别对  $A$  的行向量和  $A$  的列向量作若干次初等变换所得矩阵, 故  $r(BAC) = r(A)$ . □

上述结论 (3) 的一个显而易见的推论是: 对任一可逆矩阵  $A$ , 存在初等矩阵  $P_1, \dots, P_s$  使  $P_s P_{s-1} \cdots P_1 \cdot A = I_n$ . 而  $P_s \cdots P_1 \cdot A$  相当于对  $A$  的行向量做  $s$  次初等变换. 这一事实为下述求  $A$  的逆矩阵  $A^{-1}$  的算法提供了依据.

推论 4.1.4 [求逆矩阵算法]. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$  可逆. 令

$$\bar{A} := (A | I_n) = \left( \begin{array}{ccc|ccc} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{array} \right)_{n \times 2n}$$

对  $\bar{A}$  的行向量依次做初等变换:  $(A | I_n) \xrightarrow{P_1} (P_1 A | P_1 \cdot I_n) \xrightarrow{P_2} (P_2 P_1 A | P_2 P_1 \cdot I_n) \rightarrow \cdots \xrightarrow{P_s} (P_s \cdots P_2 P_1 A | P_s \cdots P_2 P_1 \cdot I_n)$ .

直至  $P_3 \cdots P_2 P_1 \cdot A = I_n$  时停止. 则  $A^{-1} = P_3 \cdots P_2 P_1 \cdot I_n$ .

□.

例 4.1.3. 矩阵  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  可逆. 求  $A^{-1}$ .

解:  $A$  可逆  $\Leftrightarrow r(A) = 2 \Leftrightarrow A^{(1)} = [a_{11}, a_{21}]$ ,  $A^{(2)} = [a_{12}, a_{22}]$  线性无关.

特别  $a_{11}, a_{21}$  不全为零. 不妨设  $a_{11} \neq 0$ .  $|A| = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} \neq 0$

$$(A | I_2) = \left( \begin{array}{cc|cc} a_{11} & a_{12} & 1 & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{F_2 \left( -\frac{a_{21}}{a_{11}} \right)} \left( \begin{array}{cc|cc} a_{11} & a_{12} & 1 & 0 \\ 0 & a_{22} - \frac{a_{21}a_{12}}{a_{11}} & -\frac{a_{21}}{a_{11}} & 1 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{F_{21} \left( -\frac{a_{11}}{|A|} a_{22} \right)} \left( \begin{array}{cc|cc} a_{11} & 0 & 1 + \frac{a_{12}a_{21}}{|A|} & -\frac{a_{11}a_{12}}{|A|} \\ 0 & \frac{|A|}{a_{11}} & -\frac{a_{21}}{a_{11}} & 1 \end{array} \right), \quad \left( 1 + \frac{a_{12}a_{21}}{|A|} = \frac{a_{11}a_{22}}{|A|} \right).$$

$$\xrightarrow{\begin{matrix} F_1 \left( \frac{1}{a_{11}} \right) \\ F_2 \left( \frac{a_{11}}{|A|} \right) \end{matrix}} \left( \begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & \frac{a_{22}}{|A|} & -\frac{a_{12}}{|A|} \\ 0 & 1 & -\frac{a_{21}}{|A|} & \frac{a_{11}}{|A|} \end{array} \right). \quad \text{故 } A^{-1} = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix}.$$

例 4.1.4: 求  $A$  的逆矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -2 & -6 \end{pmatrix}$$

解:

$$(A | I_4) = \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 2 & 3 & 4 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & -1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -2 & -6 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{\begin{matrix} F_{12}(-2) \\ F_{13}(-1) \\ F_{14}(-1) \end{matrix}} \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 2 & 3 & 4 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & -5 & -6 & -2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & -2 & -5 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -5 & -10 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\begin{matrix} F_{23}(-1) \\ F_{24}(-2) \end{matrix}} \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 2 & 3 & 4 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & -5 & -6 & -2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 1 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 5 & 2 & 3 & -2 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{F_{34} \left( -\frac{1}{3} \right)} \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 2 & 3 & 4 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & -5 & -6 & -2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 1 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{3} & \frac{4}{3} & -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & 1 \end{array} \right)$$

$$\begin{array}{l} F_{21}(-1) \\ F_{12}(-1) \\ F_{43} \end{array} \rightarrow \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 2 & 3 & 4 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 5 & 6 & 2 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 4 & -1 & -5 & 3 \end{array} \right) \begin{array}{l} F_{23}(-\frac{1}{3}) \\ F_{22}(-6) \\ F_{41}(-4) \end{array} \rightarrow \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 2 & 3 & 0 & -15 & 4 & 20 & -12 \\ 0 & 1 & 5 & 0 & -22 & 5 & 30 & -18 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -1 & 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 4 & -1 & -5 & 3 \end{array} \right)$$

$$\begin{array}{l} F_{32}(-5) \\ F_{31}(-3) \end{array} \rightarrow \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 2 & 0 & 0 & -12 & 4 & 14 & -9 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -17 & 5 & 20 & -13 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -1 & 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 4 & -1 & -5 & 3 \end{array} \right) \begin{array}{l} F_{21}(2) \\ F_{11}(2) \end{array} \rightarrow \left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 22 & -6 & -26 & 17 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -17 & 5 & 20 & -13 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -1 & 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 4 & -1 & -5 & 3 \end{array} \right)$$

$$\text{所以 } A^{-1} = \begin{pmatrix} 22 & -6 & -26 & 17 \\ -17 & 5 & 20 & -13 \\ -1 & 0 & 2 & -1 \\ 4 & -1 & -5 & 3 \end{pmatrix}.$$

□

~~在~~在  $n$  阶方阵环  $M_n(K)$  上定义的矩阵加法和乘法满足一系列的规则, 下面我们将其中最本质的几条规则抽象成一个重要的代表 ~~对象~~ 对象的定义.

定义 4.1.2. [环的定义]. 设  $R$  是一个非空集合, 如果在  $R$  上定义了两个运算:  $R \times R \xrightarrow{\varphi_1} R$ ,  $R \times R \xrightarrow{\varphi_2} R$ , 分别称为“加法”和“乘法”, 满足下列规则 (为习惯, 通常将  $\varphi_1(a, b)$  记为  $a+b$ , 将  $\varphi_2(a, b)$  记为  $a \cdot b$ ):

- (1)  $\forall a, b, c \in R$ , 有  $(a+b)+c = a+(b+c)$
- (2) 存在元素  $0 \in R$ , 使  $a+0 = 0+a = a$ ,  $\forall a \in R$ .
- (3)  $\forall a \in R$ , 存在  $b \in R$  使  $a+b = b+a = 0$ .
- (4)  $\forall a, b \in R$ , 有  $a+b = b+a$ .
- (5)  $\forall a, b, c \in R$ , 有  $(a \cdot b) \cdot c = a \cdot (b \cdot c)$ .
- (6) 存在元素  $1 \in R$  满足:  $a \cdot 1 = 1 \cdot a = a$ ,  $\forall a \in R$ .
- (7)  $\forall a, b, c \in R$ , 有

$$a \cdot (b+c) = a \cdot b + a \cdot c, \quad (a+b) \cdot c = a \cdot c + b \cdot c.$$

则称  $R = (R, +, \cdot)$  是一个环。 ~~如果  $a \cdot b = b \cdot a (\forall a, b \in R)$  则称  $R$  为交换环~~



所以  $M_n(K)$  中的加法和乘法诱导了  $K[A]$  上的加法和乘法。且  $0$  (零矩阵) 和  $I_n$  (单位矩阵) 在  $K[A]$  中。不难验证  $K[A]$  是一个  $0$

若  $A \in M_n(K)$ , 则  $I_n, A, A^2, \dots, A^{n^2}$  在  $M_n(K)$  中线性相关 (因为  $\dim_K M_n(K) = n^2$ )。故存在不全为零的常数  $a_0, a_1, \dots, a_n \in K$  使得  $a_0 I_n + a_1 A + \dots + a_n A^n = 0$ 。即存在非零多项式  $f(x) = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0$  使得  $f(A) = 0$ 。令

$$S_A = \{ f(x) \in K[x] \mid f(A) = 0 \} \subset K[x].$$

则  $S_A$  中有非零多项式。令  $M_A(x)$  是  $S_A$  中次数最小的首项系数为 1 的多项式。则有

命题 4.1.5: 设  $f(x) \in K[x]$ , 若  $f(A) = 0$ , 则  $M_A(x) \mid f(x)$ , 即存在  $g(x) \in K[x]$  使得  $f(x) = M_A(x) \cdot g(x)$ 。

证明: 由多项式的带余除法, 存在  $g(x), r(x) \in K[x]$  使得

$$f(x) = M_A(x) \cdot g(x) + r(x), \text{ 其中 } r(x) = 0 \text{ 或 } \deg r(x) < \deg M_A(x).$$

若  $r(x) \neq 0$ , 则  $\deg r(x) < \deg M_A(x)$ 。故  $r(A) \neq 0$  (由 4.1.5  $M_A(x)$  是取矛盾的)。但是  $r(x) = f(x) - M_A(x)g(x)$ , 故  $r(A) = f(A) - M_A(A)g(A) = 0$ 。矛盾。所以  $r(x) = 0$ , 即  $f(x) = M_A(x)g(x)$ 。  $\square$

定义 4.1.3 [矩阵的极小多项式]: 设  $A \in M_n(K)$ ,  $M_A(x) \in K[x]$  是满足  $M_A(A) = 0$  的最小次数的首项系数为 1 的多项式。 $M_A(x)$  由  $A$  唯一确定, 故称  $M_A(x)$  是  $A$  的极小多项式。  $\square$

推论 4.1.5:  $\dim_K(K[A]) = \deg M_A(x) = d$ 。

证明:  $\forall f(A) \in K[A]$ ,  $f(x) = M_A(x)g(x) + r(x)$ , 其中  $r(x) = 0$  或  $\deg r(x) < \deg M_A(x)$   
 $f(A) = r(A) \in \{ \lambda_0 I_n + \lambda_1 A + \lambda_2 A^2 + \dots + \lambda_{d-1} A^{d-1} \mid \lambda_i \in K \} = \langle I_n, A, A^2, \dots, A^{d-1} \rangle$   
 且  $K[A] = \langle I_n, A, A^2, \dots, A^{d-1} \rangle$ 。  $I_n, A, A^2, \dots, A^{d-1}$  线性无关, 否则存在非零多项式  $f(x) = a_0 + a_1 x + \dots + a_{d-1} x^{d-1}$  使得  $f(A) = 0$ , 与  $M_A(x)$  是取矛盾的。  $\square$

### 习题 4.1

1. 设  $f(x) \in K[x]$ ,  $A \in M_n(K)$ , 若  $T \in M_n(K)$  是可逆矩阵, 证明:  
 $f(TAT^{-1}) = Tf(A)T^{-1}$ .

2. 计算下列多项式  $f(x) \in K[x]$  在矩阵  $A$  的值  $f(A)$ :

(1)  $f(x) = x^3 - 2x^2 + 1$ ,  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , (2)  $f(x) = x^3 - 3x + 2$ ,  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ .

3. 设  $A \in M_n(K)$ , 若  $E_{ii}A = AE_{ii}$  ( $1 \leq i \leq n$ ) 成立, 证明:  $A$  为对角矩阵  
 $\text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}) := \begin{pmatrix} a_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & a_{nn} \end{pmatrix}_{n \times n}$ .

4. 对任意  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ ,  $\text{tr}(A) := a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} \in K$  称为  $A$  的迹 (trace). 试证明: (1)  $\text{tr}(A \cdot B) = \text{tr}(B \cdot A)$ ,  $\forall A, B \in M_n(K)$ .

(2)  $\forall$  可逆矩阵  $T \in M_n(K)$ ,  $\text{tr}(TAT^{-1}) = \text{tr}(A)$ .

5. 求解下列矩阵方程

(1)  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix} X = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , (2)  $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} X = \begin{pmatrix} 5 \\ -6 \\ -2 \end{pmatrix}$ , (3)  $\begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} X \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$ .

6. 求下列矩阵  $A$  的逆矩阵, 并将  $A$  表示成初等矩阵的乘积.

(1)  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ , (2)  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 0 & 1 & \dots & 1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}_{n \times n}$ .

7. 证明: (1) 若  $\lambda \neq 0$ ,  $A$  可逆, 则  $(\lambda A)^{-1} = \lambda^{-1} A^{-1}$ .

(2) 若  $A$  可逆, 则  $A^t$  可逆, 且  $(A^t)^{-1} = (A^{-1})^t$ .

8. 设  $A \in M_2(K)$ ,  $f(x) = x^2 - \text{tr}(A)x + |A| \in K[x]$ . 证明:  
 $f(A) = 0$ .

9. 矩阵  $A \in M_n(K)$  称为幂零矩阵, 如果存在  $m > 0$  使  $A^m = 0$ .  
 证明: 若  $A, B$  是幂零矩阵, 且  $AB = BA$ , 则  $A+B$  也是幂零矩阵.



10. 如果  $A^T = A$ , 则称  $A$  是对称矩阵, 若  $A^T = -A$ , 则称  $A$  是反对称矩阵. 证明: 对称(反对称)矩阵的逆矩阵还是对称(反对称)矩阵.

11. 求矩阵  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}$  的秩与特征值.

12. 若  $A \in M_n(K)$  是幂零矩阵, 证明:  $I_n - A$  可逆.

13. 若  $A \in M_n(K)$  满足  $A^2 = A$  (称为幂等矩阵), 证明:  $I_n + A$  可逆.

14. 设  $A \in M_{m \times n}(K), B \in M_{n \times k}(K)$ , 求矩阵方程

(\*)  $AX = B, X \in M_{n \times k}(K)$ .

证明: (\*) 有解当且仅当  $r(A) = r(A|B)$ , ( $(A|B)$  表示增广矩阵).

15. 设  $A, B \in M_n(K)$ , 若  $I_n + AB$  可逆, 证明:  $I_n + BA$  也可逆.

16. 求矩阵  $A = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{n1} & x_{n2} & \dots & x_{nn} \end{pmatrix}_{n \times n}$  的秩.

(提示:  $A = [x_1, \dots, x_n] \cdot (y_1, \dots, y_n)$ ).

17. 设  $A \in M_n(K), f(x) = (x^3 + 2x^2 + 3x + 1)(x^2 - x + 2) \in K[x]$ . 求:  $f(A)$ .

18. 证明:  ~~$A + E_{ij}$~~   $I_n + E_{ij}$  (其中  $i \neq j$ ) 是可逆矩阵.

19. 证明:  $A = \lambda I_n \Leftrightarrow A \cdot B = B \cdot A, B$  为任意可逆矩阵.

20. 求  $A \in M_n(K)$  使得  $\text{tr}(A \cdot X) = 0$  对任意  $X \in M_n(K)$  成立. 证明你的结论.

21. 设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  是上三角型矩阵, 若  $A^T A = A A^T$ , 证明:  $A$  是对角矩阵.

## §4.2 行列式展开与应用.

在第三章定理3.4.3中, 我们证明了关于行列式关于行向量的基本性质, 根据  $|A| = |A^T|$  不难看出所有对行向量成立的结论同样适用于列向量. 本节将利用行列式基本性质将一个  $n$  阶行列式按行 (或列) 展开, 从而将  $n$  阶行列式的研究转化为对  $n-1$  阶行列式的研究.

定义 4.2.1. 对  $n$  阶矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ , 去掉第  $i$  行与第  $j$  列, 令  $M_{ij}$  表示所得  $n-1$  阶矩阵的行列式. 则称  $M_{ij}$  是  $A$  对元素  $a_{ij}$  的子式, 即

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij} \in K$$

称为  $a_{ij}$  的代数余子式.

引理 4.2.1. 如果  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}_{n \times n}$ , 则

$$|A| = a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ a_{32} & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11} M_{11} = a_{11} A_{11}$$

证明:  $\forall \pi \in S_n$ , 如果  $\pi(1) \neq 1$ , 则  $a_{\pi(1)1} = 0$ . 故

$$|A| = |A| = \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a_{\pi(1)1} a_{\pi(2)2} \cdots a_{\pi(n)n} = a_{11} \sum_{\substack{\pi \in S_n \\ \pi(1)=1}} \varepsilon_{\pi} a_{\pi(2)2} \cdots a_{\pi(n)n}$$

$$= a_{11} M_{11} = a_{11} A_{11}$$

□.

定理 4.2.1 [行列式展开]. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ , 则

$$|A| = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij} = \sum_{i=1}^n a_{ij} A_{ij} \quad (\text{按第 } j \text{ 列展开})$$

$$|A| = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij} = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij} \quad (\text{按第 } i \text{ 行展开}).$$

证明: 仅证明按第  $j$  列展开. 对第  $j$  列应用基本性质 (D2) (参见定理 3.4.3):

$$|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2j} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{i=1}^n \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j+1} & 0 & a_{1j+1} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij-1} & a_{ij} & a_{ij+1} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj-1} & 0 & a_{nj+1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

此处利用  $A^{(j)} = [a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{nj}] = \sum_{i=1}^n [0, \dots, a_{ij}, 0, \dots, 0]$ . 另外有:

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j+1} & 0 & a_{1j+1} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij-1} & a_{ij} & a_{ij+1} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj-1} & 0 & a_{nj+1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = (-1)^{j-1} \begin{vmatrix} 0 & a_{11} & \dots & a_{1j+1} & a_{1j+1} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{ij} & a_{i1} & \dots & a_{ij+1} & a_{ij+1} & \dots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n1} & \dots & a_{nj+1} & a_{nj+1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

$$= (-1)^{j-1} \cdot (-1)^{i-1} \begin{vmatrix} a_{ij} & a_{i1} & \dots & a_{ij-1} & a_{ij+1} & \dots & a_{in} \\ 0 & a_{11} & \dots & a_{1j-1} & a_{1j+1} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{21} & \dots & a_{2j-1} & a_{2j+1} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{i-1,1} & \dots & a_{i-1,j-1} & a_{i-1,j+1} & \dots & a_{i-1,n} \\ 0 & a_{i+1,1} & \dots & a_{i+1,j-1} & a_{i+1,j+1} & \dots & a_{i+1,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n1} & \dots & a_{nj-1} & a_{nj+1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij} = a_{ij} A_{ij}.$$

此处第一个等式应用了基本性质 (D1) (将第  $j$  列依次与前  $j-1$  列交换位置), 第二个等式也应用了 (D1) (将第  $i$  行依次与前  $i-1$  行交换位置), 第三个等式应用了引理 4.2.1. 因此得到  $|A|$  按第  $j$  列展开的公式

$$|A| = a_{1j} A_{1j} + a_{2j} A_{2j} + \dots + a_{nj} A_{nj} = \sum_{i=1}^n a_{ij} A_{ij}.$$

同理可证:  $|A| = a_{11} A_{11} + \dots + a_{1n} A_{1n}$  (按第  $i$  行展开) □

例 4.2.1. [范德蒙德 (Vandermonde) 行列式]. 设  $x_1, \dots, x_n \in K$ . 则

$$\Delta(x_1, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & \dots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i).$$

证明. [对  $n$  应用数学归纳法]: 当  $n=2$  时,  $\Delta(x_1, x_2) = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ x_1 & x_2 \end{vmatrix} = (x_2 - x_1)$ .

假设公式对  $n-1$  成立, 则依次第  $(i-1)$  行乘  $(-x_1)$  加到第  $i$  行 ( $i$  从  $n$  开始) 可得

$$\Delta(x_1, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 0 & x_2 - x_1 & x_3 - x_1 & \dots & x_n - x_1 \\ 0 & x_2^2 - x_2 x_1 & x_3^2 - x_3 x_1 & \dots & x_n^2 - x_n x_1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & x_2^i - x_2^i x_1 & x_3^i - x_3^i x_1 & \dots & x_n^i - x_n^i x_1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & x_2^{n-1} - x_2^{n-1} x_1 & x_3^{n-1} - x_3^{n-1} x_1 & \dots & x_n^{n-1} - x_n^{n-1} x_1 \\ 0 & x_2^{n-1} - x_2^{n-1} x_1 & x_3^{n-1} - x_3^{n-1} x_1 & \dots & x_n^{n-1} - x_n^{n-1} x_1 \end{vmatrix}$$

按第 1 列展开, 并从  $M_{11}$  的每列提出因子  $x_2 - x_1, x_3 - x_1, \dots, x_n - x_1$  得

$$\Delta(x_1, \dots, x_n) = (x_2 - x_1) \dots (x_n - x_1) \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ x_2^2 & x_3^2 & \dots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_2^{n-1} & x_3^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = (x_2 - x_1) \dots (x_n - x_1) \Delta(x_2, \dots, x_n)$$

由归纳假设可得结论. □

利用行列式展开定理, 可以得到关于逆矩阵的有趣公式.

定义 4.2.2 [伴随矩阵] 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ . 它的伴随

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix} \in M_n(K)$$

称为  $A$  的伴随矩阵. □

引理 4.2.2.  $AA^* = A^*A = |A| \cdot I_n = \begin{pmatrix} |A| & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & |A| & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & |A| \end{pmatrix}_{n \times n}$

证明:  $A \cdot A^* = |A| \cdot I_n$  等价于,  $\forall 1 \leq i, j \leq n$ , 有

$$(a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}) \begin{pmatrix} A_{j1} \\ A_{j2} \\ \vdots \\ A_{jn} \end{pmatrix} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ |A| & i = j \end{cases}$$

当  $i=j$  时, 上式就是定理 4.2.1 中的按第  $i$  行展开。而当  $i \neq j$  时, 将  $A$  的第  $j$  行  $A_{(j)}$  用第  $i$  行  $A_{(i)}$  代替, 得:

$$A' = [A_{(1)}, \dots, A_{(i)}, \dots, A_{(i)}, \dots, A_{(n)}] = (a'_{ij})_{n \times n}$$

← 第  $i$  行位置.

则  $|A'| = 0$ . 所以将  $|A'|$  按第  $i$  行展开得:

$$0 = |A'| = a'_{i1} A'_{j1} + a'_{i2} A'_{j2} + \cdots + a'_{in} A'_{jn},$$

但  $a'_{jk} = a_{ik}$ ,  $A'_{jk} = A_{jk}$ , 故  $a_{i1} A_{j1} + \cdots + a_{in} A_{jn} = 0$  ( $i \neq j$ ).

同理可证,  $A^*A = |A| \cdot I_n$ . □

定理 4.2.2 [逆矩阵公式]. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ . ( $K$  是域)

则  $A$  可逆  $\Leftrightarrow |A|$  在  $K$  中可逆 (即  $|A| \neq 0$ ).

此时,  $A^{-1} = |A|^{-1} A^* = \frac{1}{|A|} A^*$ .

证明: 如果  $A$  可逆, 则存在  $B \in M_n(K)$  使  $A \cdot B = B \cdot A = I_n$ . 从而  $|A| \cdot |B| = |B| \cdot |A| = 1$ , 故  $|A|$  在  $K$  中可逆 (即  $|A| \neq 0$ ). 反之, 若  $|A| \in K$  可逆, 则  $A^{-1} = |A|^{-1} A^*$  是  $A$  的逆矩阵. □

定理 4.2.3 [克莱姆 (Cramer) 法则]. 线性方程组

$$x_1 A^{(1)} + x_2 A^{(2)} + \cdots + x_n A^{(n)} = b, \quad b = [b_1, \dots, b_n]$$

有唯一解  $\Leftrightarrow \det(A^{(1)}, \dots, A^{(n)}) = |A| \neq 0$ , 且它的解为

$$x_1 = \frac{D_1}{|A|}, x_2 = \frac{D_2}{|A|}, \dots, x_n = \frac{D_n}{|A|}, \quad D_k = \det(A^{(1)}, \dots, A^{(k)}, b, A^{(k+1)}, \dots, A^{(n)}).$$

证明: 方程组  $AX=b$  有唯一解  $\Leftrightarrow r(A)=n \Leftrightarrow A \text{ 可逆} \Leftrightarrow |A| \neq 0$

$$\text{且 } X=A^{-1} \cdot b = \frac{1}{|A|} A^* \cdot b, \text{ 即 } x_k = \frac{1}{|A|} (b_1 A_{1k} + \dots + b_n A_{nk}).$$

但  $b_1 A_{1k} + b_2 A_{2k} + \dots + b_n A_{nk} = \det(A^{(1)}, \dots, A^{(k-1)}, b, A^{(k+1)}, \dots, A^{(n)}).$  因此

$$x_1 = \frac{D_1}{|A|}, x_2 = \frac{D_2}{|A|}, \dots, x_n = \frac{D_n}{|A|}. \quad \square$$

设  $A=(a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K)$ ,  $A$  的秩可用  $A$  的子矩阵的行列式来描述。设  $1 \leq p \leq \min\{m, n\}$ , 对任意  $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_p \leq m$ ,  $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_p \leq n$ .

定义 4.2.3. [P 阶子式]. 矩阵  $A$  的任意  $p$  行  $A^{(i_1)}, \dots, A^{(i_p)}$  与任意  $p$  列  $A^{(j_1)}, \dots, A^{(j_p)}$  交叉处的元素组成一个  $p$  阶子阵, 其行列式

$$M \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} a_{i_1 j_1} & a_{i_1 j_2} & \dots & a_{i_1 j_p} \\ a_{i_2 j_1} & a_{i_2 j_2} & \dots & a_{i_2 j_p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i_p j_1} & a_{i_p j_2} & \dots & a_{i_p j_p} \end{vmatrix}$$

称为  $A$  的一个  $p$ -阶子式.

$\square$

定理 4.2.4 [秩的行列式刻画]. 设  $A=(a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K)$ . 则  $r(A)=r \Leftrightarrow A$  有一个非零的  $r$  阶子式, 且  $A$  的任意  $r+1$  阶子式为零.

证明: 若  $r(A)=r$ , 则存在  $A^{(i_1)}, A^{(i_2)}, \dots, A^{(i_r)}$  线性无关, 从而  $B=[A^{(i_1)}, A^{(i_2)}, \dots, A^{(i_r)}]$  的秩 ~~等于~~ 等于  $r$ . 因此, 存在  $B^{(j_1)}, B^{(j_2)}, \dots, B^{(j_r)}$  线性无关, 即  $r$  阶子阵  $(B^{(j_1)}, B^{(j_2)}, \dots, B^{(j_r)})$  的秩为  $r$ , 故

$$M \begin{pmatrix} i_1 & \dots & i_r \\ j_1 & \dots & j_r \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} a_{i_1 j_1} & a_{i_1 j_2} & \dots & a_{i_1 j_r} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i_r j_1} & a_{i_r j_2} & \dots & a_{i_r j_r} \end{vmatrix} \neq 0.$$

下面只需证明: 若  $A$  有一个非零的  $p$  阶子式, 则  $r(A) \geq p$ . 存在无妨设  $M \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & p \\ 1 & 2 & \dots & p \end{pmatrix} \neq 0$ , 则  $A^{(1)}, \dots, A^{(p)}$  线性无关, 且  $A^{(1)}$  可由  $A^{(2)}, \dots, A^{(p)}, A^{(k+1)}, \dots, A^{(n)}$  线性表示, 从而  $(a_{11}, a_{21}, \dots, a_{p1})$  可由  $(a_{21}, a_{31}, \dots, a_{p1})$  线性表示.

可由  $\{(a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{ip}) \mid i \in k\}_{1 \leq k \leq p}$  线性表示, 故  $M \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & p \\ 1 & 2 & \dots & p \end{pmatrix} = 0$ . (80)

因此与  $M \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & p \\ 1 & 2 & \dots & p \end{pmatrix}$  相矛盾. 因此  $r(A) \geq p$ .  $\square$

下面的 Laplace 定理是行列式按行(或按列)展开的推广, 它是将行列式按给定的若干行(或列)的展开.

定义 4.2.4 [( $n-p$ ) 阶余子式]. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_p \leq n$ ,  $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_p \leq n$ . 去掉  $A$  的第  $i_1, i_2, \dots, i_p$  行及第  $j_1, j_2, \dots, j_p$  列得一个 ( $n-p$ ) 阶子阵, 它的行列式  $M \begin{pmatrix} i_1 & \dots & i_p \\ j_1 & \dots & j_p \end{pmatrix}$  称为  $M \begin{pmatrix} i_1 & \dots & i_p \\ j_1 & \dots & j_p \end{pmatrix}$  的 ( $n-p$ ) 阶余子式.  $\square$

$$A \begin{pmatrix} i_1 & \dots & i_p \\ j_1 & \dots & j_p \end{pmatrix} = (-1)^{i_1 + \dots + i_p + j_1 + \dots + j_p} M \begin{pmatrix} i_1 & \dots & i_p \\ j_1 & \dots & j_p \end{pmatrix}.$$

称为  $M \begin{pmatrix} i_1 & \dots & i_p \\ j_1 & \dots & j_p \end{pmatrix}$  的 ( $n-p$ ) 阶代数余子式.  $\square$

定理 4.2.5 [Laplace 定理]. 对任意  $1 \leq i_1 < \dots < i_p \leq n$ , 有

$$|A| = \sum_{1 \leq j_1 < \dots < j_p \leq n} M \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix}.$$

(若按第  $i_1, i_2, \dots, i_p$  行展开), 也可按第  $j_1, j_2, \dots, j_p$  列展开.

$$|A| = \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_p \leq n} M \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_p \\ j_1 & j_2 & \dots & j_p \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} i_1 & \dots & i_p \\ j_1 & \dots & j_p \end{pmatrix}.$$

$\square$

~~定理 4.2.6~~

定理 4.2.6 [Cauchy-Binet 公式]. 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m \times n}$ .

则 (1) 当  $m < n$  时, 有  $|A \cdot B| = 0$ ; (2) 当  $m \geq n$  时有

$$|A \cdot B| = \sum_{1 \leq j_1 < \dots < j_n \leq m} \begin{vmatrix} a_{1j_1} & a_{1j_2} & \dots & a_{1j_n} \\ a_{2j_1} & a_{2j_2} & \dots & a_{2j_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{mj_1} & a_{mj_2} & \dots & a_{mj_n} \end{vmatrix} \cdot \begin{vmatrix} b_{j_1 1} & b_{j_1 2} & \dots & b_{j_1 n} \\ b_{j_2 1} & b_{j_2 2} & \dots & b_{j_2 n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{j_n 1} & b_{j_n 2} & \dots & b_{j_n n} \end{vmatrix}.$$

证明: (1)  $A \cdot B \in M_n(K)$ , 但  $r(A \cdot B) \leq m < n$ , 故  $|A \cdot B| = 0$ .

(2) 的证明略.  $\square$

习题 4.2

1. 请按重求计算下列行列式.

$$(a) \begin{vmatrix} 2 & -3 & 4 & 1 \\ 4 & -2 & 3 & 2 \\ a & b & c & d \\ 3 & -1 & 4 & 3 \end{vmatrix} \quad (\text{按第三行展开})$$

$$(b) \begin{vmatrix} 5 & a & 2 & -1 \\ 4 & b & 4 & -3 \\ 2 & c & 3 & -2 \\ 4 & d & 5 & -4 \end{vmatrix} \quad (\text{按第二列展开})$$

2. 计算下列行列式

$$(a) \begin{vmatrix} x & y & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & x & y & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & x & y \\ y & 0 & 0 & \dots & 0 & x \end{vmatrix};$$

$$(b) \begin{vmatrix} a_0 & 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & a_1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 0 & a_2 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & a_n \end{vmatrix}$$

$$(c) \begin{vmatrix} \cos(\alpha_1 - \beta_1), \cos(\alpha_1 - \beta_2), \dots, \cos(\alpha_1 - \beta_n) \\ \cos(\alpha_2 - \beta_1), \cos(\alpha_2 - \beta_2), \dots, \cos(\alpha_2 - \beta_n) \\ \vdots \\ \cos(\alpha_n - \beta_1), \cos(\alpha_n - \beta_2), \dots, \cos(\alpha_n - \beta_n) \end{vmatrix} \quad \left( \begin{array}{l} \text{提示: } \cos(\alpha_i - \beta_j) = \cos \alpha_i \cos \beta_j + \sin \alpha_i \sin \beta_j \\ = (\cos \alpha_i, \sin \alpha_i) \begin{pmatrix} \cos \beta_j \\ \sin \beta_j \end{pmatrix} \end{array} \right)$$

3. 利用 Cauchy-Binet 公式证明: 当  $n \geq 2$  时, 有

$$\left( \sum_{i=1}^n a_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n b_i^2 \right) - \left( \sum_{i=1}^n a_i b_i \right)^2 = \sum_{1 \leq i < j \leq n} (a_i b_j - a_j b_i)^2$$

(提示: 左边 =  $\begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n a_i^2 & \sum_{i=1}^n a_i b_i \\ \sum_{i=1}^n a_i b_i & \sum_{i=1}^n b_i^2 \end{vmatrix}$ .)

4. 试证明: (1)  $|A^*| = |A|^{n-1}$ ; (2)  $(A^*)^* = \begin{cases} |A|^{n-2} A, & \text{当 } n \geq 2 \\ A, & \text{当 } n = 2 \end{cases}$

(3) 如果  $A^*$  可逆, 则  $A$  也可逆. 且  $A^{-1} = \frac{1}{|A|} \cdot A^*$ .

5. 设  $A \in M_{m \times n}(K)$ ,  $m \geq n$ , 证明:  $|A^* A| = \sum_M M^2$ , 其中  $M$  跑遍  $A$  的全部  $n$  阶子式.

6. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ , 且  $A^* = {}^t A$ . 证明:  $|A| = \sum_{j=1}^n a_{1j}^2 = \sum_{j=1}^n a_{2j}^2 = \dots = \sum_{j=1}^n a_{nj}^2$ .



7. 设  $n$  阶方阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 0 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$ .

试求  $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij}$ .

8. 设  $A = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(K)$ , ( $m < n$ ). 已知  $AX=0$  的一个基础解系为  $\beta_i = [b_{i1}, b_{i2}, \dots, b_{in}]$ , ( $i=1, 2, \dots, n-m$ ). 试求: 线性方程组

$$\sum_{j=1}^m b_{ij} y_j = 0 \quad (i=1, 2, \dots, n-m)$$

的一个基础解系 (实解空间的  $m$ -组基).

9. 设  $\Delta(x_1, \dots, x_n)$ ,  $\Delta(y_1, \dots, y_n)$  表示范德蒙行列式, 且对任意  $i, j$  有  $x_i y_j \neq 1$ . 试证明:

$$\Delta(x_1, \dots, x_n) \Delta(y_1, \dots, y_n) = \det \left( \frac{1}{1-x_i y_j} \right)_{n \times n} \cdot \prod_{i,j} (1-x_i y_j).$$

10. 证明欧拉恒等式:

$$(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + x_4^2)(y_1^2 + y_2^2 + y_3^2 + y_4^2) = (x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3 + x_4 y_4)^2 +$$

$$(x_1 y_1 - x_2 y_2 - x_3 y_3 + x_4 y_4)^2 + (x_1 y_3 + x_2 y_4 - x_3 y_1 - x_4 y_2)^2 + (x_1 y_4 - x_2 y_3 + x_3 y_2 - x_4 y_1)^2.$$

提示: 计算矩阵乘积:

$$\begin{pmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 \\ x_2 & -x_1 & -x_4 & x_3 \\ x_3 & x_4 & -x_1 & -x_2 \\ x_4 & -x_3 & x_2 & -x_1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_1 & y_2 & y_3 & y_4 \\ y_2 & -y_1 & -y_4 & y_3 \\ y_3 & y_4 & -y_1 & -y_2 \\ y_4 & -y_3 & y_2 & -y_1 \end{pmatrix}.$$

### §4.3. 矩阵的等价关系.

在矩阵空间  $M_{m \times n}(K)$  中, 两个不同的矩阵  $A=(a_{ij})_{m \times n}$  和  $B=(b_{ij})_{m \times n}$  可能是同一个线性映射  $V \xrightarrow{\varphi} W$  在不同基下的坐标矩阵. 在矩阵空间  $M_n(K)$  中, 不同的矩阵  $A$  与  $B$  也可能是同一个双线性函数  $f: V \times V \rightarrow K$  在不同基下的坐标矩阵. 所以我们有必要研究这些矩阵之间的关系.

引理 4.3.1: 设  $v_1, \dots, v_n \in V$  是一组基. 则

(1)  $\forall$  可逆矩阵  $T \in M_n(K)$ ,  $(v_1, \dots, v_n)T$  是  $V$  的一组基.

(2) 如果  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  是  $V$  的一组基, 则存在可逆矩阵  $T$  使得  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (v_1, \dots, v_n)T$ .

证明: (1) 令  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (v_1, \dots, v_n)T$ , 则  $(v_1, \dots, v_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)T^{-1}$ .

即  $v_1, \dots, v_n$  可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性表示, 故  $V = \langle \alpha_1, \dots, \alpha_n \rangle$ . <sup>只需证明</sup>

$\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性无关: 若存在  $[\lambda_1, \dots, \lambda_n] \neq 0$  使  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \cdot [\lambda_1, \dots, \lambda_n] = 0$ .

可得  $(v_1, \dots, v_n)T \cdot [\lambda_1, \dots, \lambda_n] = 0$ . 但  $v_1, \dots, v_n$  ~~是~~ <sup>线性无关</sup>, 故  $T \cdot (\lambda_1, \dots, \lambda_n) = 0$

从而  $[\lambda_1, \dots, \lambda_n] = T^{-1} \cdot T \cdot [\lambda_1, \dots, \lambda_n] = 0$  矛盾.

(2) 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  是一组基. 由于  $v_1, \dots, v_n$  也是一组基, 故  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  可由  $v_1, \dots, v_n$  线性表示. 即存在矩阵  $T \in M_n(K)$  使  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (v_1, \dots, v_n)T$ .

同理,  $v_1, \dots, v_n$  也可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性表示, 即存在  $T' \in M_n(K)$  使

$$(v_1, \dots, v_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)T'$$

从而  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (v_1, \dots, v_n)T = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)T' \cdot T$ . 使  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性无关, 故  $T' \cdot T = I_n$ , 从而  $T$  是可逆矩阵 (逆矩阵 4.4.1).

设  $A, B \in M_{m \times n}(V)$  分别是线性映射  $V \xrightarrow{\varphi} W$  在 不同 基  $v_1, \dots, v_n \in V, w_1, \dots, w_m \in W$  和  $v'_1, \dots, v'_n \in V, w'_1, \dots, w'_m$  下的 坐标矩阵. □

$$(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) \cdot A, \quad (\varphi(v'_1), \dots, \varphi(v'_n)) = (w'_1, \dots, w'_m) \cdot B.$$

$$\text{令 } (v'_1, \dots, v'_n) = (v_1, \dots, v_n) T_1, \quad (w'_1, \dots, w'_m) = (w_1, \dots, w_m) T_2, \quad (T_1 \in M_n(K), T_2 \in M_m(K)).$$

$$\text{则 } (\varphi(v'_1), \dots, \varphi(v'_n)) = (\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) T_1 = (w_1, \dots, w_m) A T_1. \text{ 另一方面,}$$

$$(\varphi(v'_1), \dots, \varphi(v'_n)) = (w'_1, \dots, w'_m) \cdot B = (w_1, \dots, w_m) T_2 B.$$

$$\text{故 } A T_1 = T_2 B, \text{ 即 } T_2^{-1} A T_1 = B \text{ (取 } A = T_2 B T_1^{-1}).$$

定理 4.3.1: 设  $A, B \in M_{m \times n}(K)$ , 则  $A, B$  是 同一线性映射 在不同基下的坐标矩阵的充要条件是: 存在可逆矩阵  $P \in M_m(K), Q \in M_n(K)$  使  $B = P A Q$ .

证明: 如果  $A, B$  是同一线性映射  $V \xrightarrow{\varphi} W$  在不同基下的坐标矩阵, 则上述计算表明存在可逆矩阵  $P = T_2^{-1}, Q = T_1$  使  $PAQ = B$ .

反之, 若存在可逆矩阵  $P \in M_m(K), Q \in M_n(K)$  使  $PAQ = B$ , 令  $V \xrightarrow{\varphi_A} W$  是由  $(\varphi_A(v_1), \dots, \varphi_A(v_n)) = (w_1, \dots, w_m) A$  定义的线性映射 (其中  $v_1, \dots, v_n \in V, w_1, \dots, w_m \in W$  是任意选定的基), 则  $\varphi_A$  在基

$$(v'_1, \dots, v'_n) = (v_1, \dots, v_n) Q, \quad (w'_1, \dots, w'_m) = (w_1, \dots, w_m) P^{-1}$$

下的坐标矩阵是  $PAQ = B$ . □

由于可逆矩阵可写成初等矩阵之积,  $PAQ = B$  表示  $B$  可以由  $A$  经 初等行变换 和 初等列变换 得到. 所以, 我们引入

定义 4.3.1:  $A, B \in M_{m \times n}(K)$  称为初等等价 (或简称等价).

如果存在可逆矩阵  $P \in M_m(K), Q \in M_n(K)$  使  $PAQ = B$ . □

推论 4.3.1: (1) 若  $r(A) = r$ , 则  $A$  (初等) 等价于  $\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ . 其中  $I_r$  为  $r$  阶单位阵.

(2)  $A$  与  $B$  等价  $\Leftrightarrow r(A) = r(B)$

□

当  $V = W$  时, 线性映射  $V \xrightarrow{\varphi} V$  称为  $V$  上的线性算子 (或称  $V$  上的线性变换), 它在基  $v_1, \dots, v_n$  下的坐标矩阵  $A_\varphi$  定义为

$$(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (v_1, \dots, v_n) A_\varphi, \text{ 即: } A_\varphi = (a_{ij})_{n \times n}, a_{ij} = v_i^*(\varphi(v_j)) \in K.$$

$M_n(K)$  中每一个矩阵  $A$  均可实为  $V$  上某个线性算子在基  $v_1, \dots, v_n$  下的坐标矩阵.

引理 4.3.2: 设  $A, B \in M_n(K)$ . 则  $A, B$  是同-线性算子  $V \xrightarrow{\varphi} V$  在不同基下的坐标矩阵的充要条件是: 存在可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使  $T^{-1}AT = B$ .

证明: 若存在  $V \xrightarrow{\varphi} V$  及基  $v_1, \dots, v_n$  和  $v'_1, \dots, v'_n$  使

$$(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (v_1, \dots, v_n) A, \quad (\varphi(v'_1), \dots, \varphi(v'_n)) = (v'_1, \dots, v'_n) B.$$

令  $(v'_1, \dots, v'_n) = (v_1, \dots, v_n) \cdot T$ , 则  $(\varphi(v'_1), \dots, \varphi(v'_n)) = (\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) T$ .

从而  $(v_1, \dots, v_n) T \cdot B = (v_1, \dots, v_n) A \cdot T$ . 由于  $v_1, \dots, v_n$  线性无关, 故  $TB = A \cdot T$ . 即  $B = T^{-1}AT$ . (或  $A = TBT^{-1}$ ).

反之, 设  $V \xrightarrow{\varphi} V$  由  $(\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)) = (v_1, \dots, v_n) A$  定义 ( $v_1, \dots, v_n$  是  $V$  的任-组基), 令  $(v'_1, \dots, v'_n) = (v_1, \dots, v_n) \cdot T$ , 则  $\varphi$  在基  $v'_1, \dots, v'_n$  下的坐标矩阵是  $T^{-1}AT = B$ .

□

定义 4.3.2: 设  $A, B \in M_n(K)$ . 如果存在可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使  $T^{-1}AT = B$  (或  $A = TBT^{-1}$ ), 则称  $A$  与  $B$  相似.

□

一个自然的问题是: 对于给定的  $A \in M_n(K)$ , 什么是与  $A$  相似最简单的“最简单”矩阵  $J(A)$ ? 即存在可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使  $T^{-1}AT = J(A)$ . 这在理论上和应用中都是极重要

的问题。理论上定回答：“线性算子最简单的表达式是哪种？”另一方面，它也可以简化计算： $A^m = T J(A)^m T^{-1}$ 。例如，如果  $J(A)$  是对称矩阵，则只要知道  $T$ ，人们就能计算  $f(A)$  ( $\forall f(x) \in K[x]$ )，这在实际应用中具有重要意义。在下一章中，我们将回答下列问题：(1) 对于给定的  $A \in M_n(K)$ ，明确在相似等价表下“最简单”的含义。(2) “最简单矩阵  $J(A)$ ”由  $A$  的哪些不变量唯一确定？(3) 如何求  $T$  使  $A = T J(A) T^{-1}$ ？

$M_n(K)$  中的任意矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  均可实改为  $n$  维  $K$ -向量空间  $V$  上的双线性函数  $f_A: V \times V \rightarrow K$  在给定基  $v_1, \dots, v_n$  下的坐标矩阵： ~~$f_A(X, Y) = (v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)) A [v_1^*(y), \dots, v_n^*(y)]$~~   
 $(\forall X, Y \in V)$ 。显然， $f_A$  是对称双线性函数当且仅当  $A$  是对称矩阵， $f_A$  是反对称双线性函数当且仅当  $A$  是反对称矩阵。

引理 4.3.3：设  $A, B \in M_n(K)$ ，则  $A, B$  是同-双线性函数

$f: V \times V \rightarrow K$  在  $V$  的不同基下的坐标矩阵的充要条件是：存在可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使  ~~$A = T^{-1} B T$~~   ${}^t T A T = B$ 。

证明：若  $A, B \in M_n(K)$  是双线性函数  $f: V \times V \rightarrow K$  分别在基  $v_1, \dots, v_n \in V$  和基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  下的坐标矩阵。则， $\forall x, y \in V$ ,

$$f(x, y) = (v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)) A \begin{pmatrix} v_1^*(y) \\ \vdots \\ v_n^*(y) \end{pmatrix} = (\alpha_1^*(x), \dots, \alpha_n^*(x)) B \begin{pmatrix} \alpha_1^*(y) \\ \vdots \\ \alpha_n^*(y) \end{pmatrix}.$$

令  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (v_1, \dots, v_n) \cdot T$ ，由定理 3.3.2 知， $\forall x \in V$ ，有

$$T \cdot [v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)] = [\alpha_1^*(x), \dots, \alpha_n^*(x)].$$

故， $\forall x, y \in V$ ，有  ~~$(v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)) A [v_1^*(y), \dots, v_n^*(y)] = (v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)) ({}^t B T)$~~

$$(v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)) A \begin{pmatrix} v_1^*(y) \\ \vdots \\ v_n^*(y) \end{pmatrix} = (v_1^*(x), \dots, v_n^*(x)) ({}^t T A T) \begin{pmatrix} \alpha_1^*(y) \\ \vdots \\ \alpha_n^*(y) \end{pmatrix}.$$

所以  ~~$A = T^{-1} B T$~~   $B = {}^t T A T$ 。



定义 4.3.4. 设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  是实对称矩阵,  $s$  是  $A$  的正惯性指数,

$r$  是  $A$  的秩,  $2s-r$  称为  $A$  的符号差. 则

(1) 如果  $r=s$ , 则称  $A$  是 半正定矩阵 (semi-positive)

(2) 如果  $r=s=n$ , 则称  $A$  是 正定矩阵 (positive).

(3) 如果  $s=0$ , 则称  $A$  是 半负定矩阵.

(4) 如果  $s=0, r=n$ , 则称  $A$  是 负定矩阵.

(5) 如果  $0 < s < r$ , 则称  $A$  是 不定的.

- 个二次型  $q(x_1, \dots, x_n) = (x_1, \dots, x_n) A (x_1, \dots, x_n)^T$  称为 半正定, 正定, 半负定, 负定, 不定 如果它的坐标矩阵  $A$  分别 是半正定, 正定, 半负定, 负定, 不定 的矩阵. □

推论 4.3.2: 设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  是实对称矩阵. 则

(1)  $A$  是半正定矩阵  $\Leftrightarrow \forall x = [x_1, \dots, x_n] \in \mathbb{R}^n, x^T A x \geq 0$ .

(2)  $A$  是正定矩阵  $\Leftrightarrow \forall x = [x_1, \dots, x_n] \neq 0$ , 有  $x^T A x > 0 \Leftrightarrow A = {}^t T \cdot T$  (可逆).

(3)  $A$  是半负定矩阵  $\Leftrightarrow \forall x = [x_1, \dots, x_n]$ , 有  $x^T A x \leq 0$ .

(4)  $A$  是负定矩阵  $\Leftrightarrow \forall x = [x_1, \dots, x_n] \neq 0$ , 有  $x^T A x < 0$ .

(5)  $A$  是不定的  $\Leftrightarrow$  存在  $x = [x_1, \dots, x_n], y = [y_1, \dots, y_n]$  使  $x^T A x > 0, y^T A y < 0$ .

证明: 由定理 4.3.2 (3), 存在可逆矩阵  $T \in M_n(\mathbb{R})$  使

$$A = {}^t T \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} T = {}^t T \cdot D(A) \cdot T.$$

~~若  $A$  半正定, 则  $\forall x = [x_1, \dots, x_n], \wedge [t_1, \dots, t_n] = T \cdot [x_1, \dots, x_n]$ , 则  $x^T A x = (T \cdot x)^T D(A) (T \cdot x) = t_1^2 + \dots + t_s^2 - t_{s+1}^2 - \dots - t_r^2$ . 故~~

(1)  $A$  半正定  $\Leftrightarrow r=s \Leftrightarrow x^T A x \geq 0, \forall x = [x_1, \dots, x_n] \in \mathbb{R}^n$ .

(2)  $A$  正定  $\Leftrightarrow r=s=n \Leftrightarrow x^T A x > 0, \forall x = [x_1, \dots, x_n] \neq 0$

同理可证 (3) 和 (4).  $A = {}^t T T \Leftrightarrow$

(5). 若  $A$  是不定的, 即  $0 < s < r$ , 令  $x = T^{-1} [1, 0, \dots, 0]$ , 则  $x^t A x = 1 > 0$ ,  
 令  $y = T^{-1} [0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0]$ . 则  $y^t A y = -1 < 0$ . 反之, 若存在  $x = (x_1, \dots, x_n)$ ,  
 $y = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$  使  $x^t A x > 0$ ,  $y^t A y < 0$ . 则由 (1) 知,  $A$  不是半正定,  
 即  $s < r$ . 因为  $x^t A x > 0$ , ~~故~~ 由 (3) 知  $A$  不是半负定的. 故  $s \neq 0$ .  
 所以  $0 < s < r$ , 即  $A$  是不定的.  $\square$ .

在将对称矩阵  $A$  合同等价化为对角型.

$${}^t T A T = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

时, 对角线上的  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  依赖于  $T$  的选取. 下面的定理表明, 对某些特殊的对称矩阵  $A$ , 可以选取  $T$  使对角线上的数直接由  $A$  确定.

定义 4.3.5. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ . 则

$$\Delta_k = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \dots & a_{kk} \end{vmatrix} \quad (1 \leq k \leq n)$$

称为  $A$  的  $k$ -阶主子式.

定理 4.3.3. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$  是对称矩阵且  $A$  的所有主子式  $\Delta_1, \dots, \Delta_n$  都不为零. 则存在可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使

$${}^t T A T = \begin{pmatrix} \Delta_0 & & & 0 \\ & \Delta_1 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \Delta_n / \Delta_{n-1} \end{pmatrix}_{n \times n} \quad \text{其中 } \Delta_0 = 1.$$

证明, 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基. 定义  
 $f(x, y) := (e_1^t(x), \dots, e_n^t(x)) A \begin{pmatrix} e_1^t(y) \\ \vdots \\ e_n^t(y) \end{pmatrix}$ .  
 则  $f \in \mathcal{L}_2^+(V)$ ,  $a_{ij} = f(e_i, e_j)$ .



所以只需证明: 存在一组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  使  $f(\alpha_i, \alpha_j) = 0$  ( $i \neq j$ ), ~~且~~

$$f(\alpha_i, \alpha_i) = \frac{\Delta_i}{\Delta_{i-1}} \quad (\text{非零}), \quad = \frac{\Delta_i}{\Delta_0} \alpha_1^*(x) \alpha_1^*(y) + \frac{\Delta_i}{\Delta_1} \alpha_2^*(x) \alpha_2^*(y) + \dots + \frac{\Delta_i}{\Delta_{i-1}} \alpha_{i-1}^*(x) \alpha_{i-1}^*(y).$$

为证该结论, 对  $\dim_K(V)$  采用归纳法: 当  $\dim_K(V) = 1$  时, 结论显然成立.

设结论对  $n-1$  成立, 令  $V_1 = \langle e_1, \dots, e_{n-1} \rangle \subset V$ ,  $f_1 = f|_{V_1 \times V_1} = V_1 \times V_1 \rightarrow K$ .

则  $f_1$  在  $e_1, \dots, e_{n-1}$  下的坐标矩阵是  $A_1 = (a_{ij})_{(n-1) \times (n-1)}$ ,  $A_1$  的  $n-1$  个主子式

就是  $A$  的前  $n-1$  个主子式  $\Delta_1, \Delta_2, \dots, \Delta_{n-1}$ . 由归纳假设, 存在  $V_1$  的一组基

$\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}$  使  $f(\alpha_i, \alpha_j) = 0$ ,  $f(\alpha_i, \alpha_i) = \Delta_i / \Delta_{i-1}$  ( $1 \leq i \leq n-1$ ). 设  $\beta \in V$

是  $f(\alpha_i, x) = \dots = f(\alpha_{n-1}, x) = 0$  的非零解. 则对任意  $\mu + \lambda \in K$ , 向量

$\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}, \lambda \beta$  线性无关. 若  $\mu \alpha_1 + \dots + \mu_{n-1} \alpha_{n-1} + \mu_n \lambda \beta = 0$ , 则

$$\mu_i f(\alpha_i, \alpha_i) = f(\alpha_i, \mu_1 \alpha_1 + \dots + \mu_{n-1} \alpha_{n-1} + \mu_n \lambda \beta) = 0 \quad (1 \leq i \leq n-1)$$

从而  $\mu_i = 0, \mu_n = 0$ . 令  $(\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}, \beta) = (e_1, \dots, e_n) B$ ,  $\alpha_n = \frac{1}{|B|} \beta$ . 则

$\alpha_1, \dots, \alpha_n \in V$  是一组基. 且  $f(\alpha_i, \alpha_j) = 0$  ( $i \neq j$ ),  $f(\alpha_i, \alpha_i) = \Delta_i / \Delta_{i-1}$  ( $1 \leq i \leq n$ ).

为计算  $f(\alpha_n, \alpha_n)$ , 令  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (e_1, \dots, e_n) T$ , 则  $|T| = \frac{1}{|B|} \cdot |B| = 1$ . 且

$${}^t T A T = \begin{pmatrix} f(\alpha_1, \alpha_1) & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & f(\alpha_{n-1}, \alpha_{n-1}) & \\ 0 & & & f(\alpha_n, \alpha_n) \end{pmatrix}_{n \times n} = \begin{pmatrix} \Delta_1 / \Delta_0 & & & \\ & \Delta_2 / \Delta_1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \Delta_n / \Delta_{n-1} \end{pmatrix} \quad f(\alpha_n, \alpha_n)$$

所以,  $\Delta_n = |A| = f(\alpha_1, \alpha_1) \cdots f(\alpha_{n-1}, \alpha_{n-1}) \cdot f(\alpha_n, \alpha_n) = \frac{\Delta_1}{\Delta_0} \cdot \frac{\Delta_2}{\Delta_1} \cdots \frac{\Delta_{n-1}}{\Delta_{n-2}} \cdot f(\alpha_n, \alpha_n)$

$$\text{故 } f(\alpha_n, \alpha_n) = \frac{|A|}{\Delta_{n-1}} = \frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}}. \quad \square$$

推论 4.3.3: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$  是对称矩阵. 则  $A$  是正定矩阵的充要条件是  $\Delta_i > 0$  ( $1 \leq i \leq n$ ).

证明: 若  $\Delta_i > 0$  ( $1 \leq i \leq n$ ), 由上述定理 4.3.2 知  $A$  是正定矩阵.

若  $A$  是正定矩阵, 则对任意  $1 \leq k \leq n$ , 取  $X = [x_1, \dots, x_k, 0, \dots, 0] \neq 0$  有

$$0 < X A X = (x_1, \dots, x_k) A_k [x_1, \dots, x_k], \quad \text{其中 } A_k = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \dots & a_{kk} \end{pmatrix}.$$

由推论 4.3.2,  $A_k$  是正定矩阵, 得  $\Delta_k = |A_k| > 0$ .

$\square$

最后介绍一种就可逆矩阵  $T$  ~~的~~ 性质

$${}^t T A T = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

的算法, 它的理论依据基于如下的观察: 令  $T = P_s \cdots P_1$  是初等矩阵之积, 则  $T = {}^t P_1 \cdot {}^t P_2 \cdots {}^t P_s$ . 同时注意到 ~~初等矩阵~~ ~~初等矩阵~~ ~~初等矩阵~~  
~~初等矩阵~~  ${}^t F_{st} = F_{st}$ ,  ${}^t F_s(\lambda) = F_s(\lambda)$ ,  ${}^t F_{st}(\lambda) = F_{t,s}(\lambda)$  (见命题 4.14)  
 及  $A \cdot F_{t,s}(\lambda)$  等于将  $A$  的第  $s$  列乘  $\lambda$  加到第  $t$  列 (见命题 4.14 (2)).  
 所以, 对矩阵  $A$  可以通过对  $A$  的行与列同时做相同的初等变换化为对角型矩阵. 严格表述如下:

定义 4.3.6: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K)$ .  $A$  的下列变换称为 合同变换

- (i) 交换  $A$  的第  $i$  行与第  $j$  行, ~~再~~ 再交换第  $i$  列与第  $j$  列;
- (ii) 将  $A$  的第  $i$  行乘以常数  $\lambda$  加到第  $j$  行, 再将第  $i$  列乘  $\lambda$  加到第  $j$  列;
- (iii) 将  $A$  的第  $i$  行乘非零常数  $c$ , 再将第  $i$  列乘相同的  $c$ .

所以定理 4.3.2 中的结论 (i) 可以等价地叙述为: 对矩阵  $A$  可以通过若干 合同变换 化为对角型矩阵. 因此, 如同求逆矩阵的算法, 我们只需将 合同变换 中的 行变换 或 列变换 记录下来即可. 得  $T = P_s \cdots P_1$  使  $T A T^t$  成对角型, 则

$$(A | I_n) \xrightarrow{\textcircled{1}} (P_1 A P_1^t | P_1 I_n) \xrightarrow{\textcircled{2}} \cdots \rightarrow (P_s \cdots P_1 A P_1^t \cdots P_s^t | P_s \cdots P_1 I_n).$$

例 4.3.1. 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ -1 & -3 & 3 \\ 1 & -3 & 0 \end{pmatrix}$ , 令  $(A | I_3) = \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & -3 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -3 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$

$$\xrightarrow{F_{12}^{(4)}} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & -2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{F_{13}^{(-1)}} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & -2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -1 & -1 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{F_{2,3}^{(-\frac{1}{2})}} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 1 \end{array} \right). \text{ 得 } T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix} \text{ 使 } T A T^t = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & -4 & \\ & & 0 \end{pmatrix}.$$

矩阵 A 对应的二次型为  $q(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 - 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 6x_2x_3$ .  $\triangleq$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = T^t \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 + y_2 - \frac{2}{3}y_3 \\ y_2 - \frac{1}{2}y_3 \\ y_3 \end{pmatrix}, \text{ 得 } q(x_1, x_2, x_3) = (y_1, y_2, y_3) T A T^t \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$$

$$= y_1^2 - 4y_2^2 = (x_1 - x_2 + x_3)^2 - (4x_2 + 2x_3)^2. \quad \square$$

习题 4.3.

1. 求变量替换  $[x_1, x_2, x_3, x_4] = C \cdot [y_1, y_2, y_3, y_4]$ ,  $C \in M_4(K)$  可逆, 使下列二次型成为对角型:

(a)  $q(x_1, x_2, x_3, x_4) = 3(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + x_4^2) + 2x_1x_2 + 2x_1x_4 - 2x_2x_3 - 2x_3x_4$

(b)  $q(x_1, x_2, x_3, x_4) = x_1x_2 + x_2x_3 + x_1x_4 - 4x_2x_4 + 6x_3x_4$

2.  $\triangleq$   $A = \begin{pmatrix} 0 & 2 & -1 & 3 \\ -2 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & -4 & 0 & 1 \\ -3 & 2 & -1 & 0 \end{pmatrix}, J = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}$ , 求可逆矩阵 C 使  $J = C A C^{-1}$ .

3. 设 A 是半正定矩阵, 证明: 伴随矩阵  $A^*$  也是半正定的.

4. 举例说明: (1) 存在正定矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ , 实有某个  $a_{ij} < 0$ . (2) 存在对称实矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  满足  $a_{ij} > 0 (1 \leq i, j \leq n)$ , 但 A 不是正定矩阵.

5. 设 A 是任意实对称矩阵, 证明: 对充分小的实数  $\epsilon, B = I_n + \epsilon A$  是正定矩阵.

6. 证明下述结论等价: (1) A 是正定实矩阵; (2) 存在对角线元素全为 1 的上三角实矩阵 B 使得  $A = B D B$ , 其中 D 是对角线元素全为正数的对角矩阵; (3) 存在对角线元素全为正数的上三角实矩阵 C 使  $A = C^t \cdot C$ .

7. 设 A 是正定矩阵, 证明: 二次型

$$f(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & x_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & x_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} & x_n \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n & 0 \end{pmatrix}$$

是稳定的.

8. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  是正定实矩阵, 证明:  $|A| \leq a_{11} \Delta_{n-1}$ ,  $\Delta_{n-1}$  是  $(n-1)$  阶主子式. ~~证明: 由~~

9. 如果  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  是正定实矩阵, 试证:  $|A| \leq a_{11} a_{22} \cdots a_{nn}$ .

10. 设  $A$  是  $n$  阶实对称矩阵, 证明: 存在实数  $\lambda > 0$  使得对任意实数  $x_1, \dots, x_n$  有

$$(x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \leq \lambda (x_1^2 + \dots + x_n^2).$$

11. ~~证明~~ 证明: 对实矩阵  $A$  是半正定的充要条件是存在实矩阵  $B \in M_n(\mathbb{R})$  使  $A = B^T B$ , 且  $r(B) = r(A)$ .

12. 设  $T \in M_n(K)$  是一个可逆矩阵, 证明映射

$$f_T: M_n(K) \rightarrow M_n(K), \quad A \mapsto T^T A T,$$

是一个  $K$ -线性映射 且满足:  $f_T(AB) = f_T(A) \cdot f_T(B)$ .

13. 设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$  是两个实矩阵, 如果存在 可逆复数矩阵  $T \in M_n(\mathbb{C})$  使  $B = T^T A T$ , 试证明: 存在 实可逆矩阵  $C \in M_n(\mathbb{R})$  使得  $B = C^T A C$ .

14. 设  $f: M_n(K) \rightarrow M_n(K)$  是一个  $K$ -线性映射, 且满足条件:

$$f(A \cdot B) = f(A) \cdot f(B), \quad \forall A, B \in M_n(K).$$

证明: 存在 可逆矩阵  $T \in M_n(K)$  使

$$f(X) = T^T X T, \quad \forall X \in M_n(K).$$

15. 设  $l: M_n(K) \rightarrow K$  是  $K$ -向量空间  $M_n(K)$  上的任一 线性函数. 试证明: 存在  $A \in M_n(K)$  使得

$$f(X) = \text{tr}(A \cdot X), \quad \forall X \in M_n(K).$$

此处  $\text{tr}(B) = b_{11} + \dots + b_{nn}$  表示实矩阵  $B = (b_{ij})_{n \times n}$  的迹 [提: 为双线性函数  $\text{tr}(\cdot, \cdot): M_n(K) \times M_n(K) \rightarrow K, (A, B) \mapsto \text{tr}(A \cdot B)$  非退化].

### §4.4 矩阵分块与应用

本节我们介绍一种在矩阵研究中非常有用的技巧：矩阵分块。  
 对矩阵  $A$  进行分块后的表述形式称为 分块矩阵，而矩阵的运算，初等变换等可以表述为 分块矩阵的运算和初等变换。

需要特别指出：分块矩阵的运算及初等变换不是重新定义的，而是仅仅是原来矩阵运算和初等变换在分块矩阵语言下的重新表述。

一般地，对任意  $m \times n$  矩阵  $A$ ，若先用若干条横虚线把它分成  $r$  块，再用若干条竖虚线把它分成  $s$  块，则称初得一个  $rs$  块的分块矩阵， $A$  可记为：

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \dots & A_{rs} \end{pmatrix} = (A_{ij})_{r \times s} \quad (A_{ij} \text{ 是矩阵})$$

例 4.4.1：

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 1 \\ 2 & 5 & 3 & -2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 3 & 1 & -1 & 3 \end{pmatrix}, \quad \text{可记为 } A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$$

其中  $A_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{pmatrix}_{2 \times 2}$ ,  $A_{12} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}_{2 \times 1}$ ,  $A_{21} = (3 \ 1 \ -1)_{1 \times 3}$ ,  $A_{22} = (1)_{1 \times 1}$

□

另外，我们将一个矩阵  $A$  表示成列向量形式  $A = (A^{(1)}, \dots, A^{(n)})$   
 或行向量形式  $A = [A_{(1)}, \dots, A_{(m)}]$  也是一种矩阵分块。当然，怎么对一个矩阵分块？需要根据具体矩阵的形式和具体的问题来决定，是一个技巧性比较高的问题。例如，如果需要计算下列矩阵：

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

的逆矩阵, 或  $A$  的幂  $A^m$ , 利用我们的可同分块技巧将  $A$  表示成  
分块矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & 0 & 0 \\ 0 & A_2 & 0 \\ 0 & 0 & A_3 \end{pmatrix}, \text{ 其中 } A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$A_3 = (0)$ ,  $0$  表示不同阶数的零矩阵。通过将矩阵运算总结成分块矩阵的运算, 我们可以得到

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & 0 & 0 \\ 0 & A_2^{-1} & 0 \\ 0 & 0 & A_3^{-1} \end{pmatrix}, \quad A^m = \begin{pmatrix} A_1^m & 0 & 0 \\ 0 & A_2^m & 0 \\ 0 & 0 & A_3^m \end{pmatrix}.$$

定理 4.4.1. 设  $A, B \in M_{m \times n}(K)$ , 如果它们有相同的分块.

$A = (A_{ij})_{r \times s}$ ,  $B = (B_{ij})_{r \times s}$ , 且  $A_{ij}$  与  $B_{ij}$  的行数, 列数相等. 则

(1)  $A+B = (A_{ij}+B_{ij})_{r \times s}$ ,  $A-B = (A_{ij}-B_{ij})_{r \times s}$

(2)  $\forall \lambda \in K$ ,  $A = (A_{ij})_{r \times s}$ , 则  $\lambda A = (\lambda A_{ij})_{r \times s}$

(3) 设  $A \in M_{m \times n}(K)$ ,  $B \in M_{n \times t}(K)$ , 如果  $A = (A_{ij})_{r \times s}$ ,  $B = (B_{ij})_{s \times t}$   
且  $A_{ij} \in M_{m_i \times n_j}(K)$ ,  $B_{ij} \in M_{n_i \times t_j}(K)$ , 则

$$A \cdot B = (C_{ij})_{r \times t}$$

其中  $C_{ij} = A_{i1}B_{1j} + A_{i2}B_{2j} + \dots + A_{is}B_{sj}$ .

$$(4) \quad {}^t \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \dots & A_{rs} \end{pmatrix}_{r \times s} = \begin{pmatrix} {}^t A_{11} & {}^t A_{21} & \dots & {}^t A_{r1} \\ {}^t A_{12} & {}^t A_{22} & \dots & {}^t A_{r2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ {}^t A_{1s} & {}^t A_{2s} & \dots & {}^t A_{rs} \end{pmatrix}_{s \times r}.$$

□

例 4.4.2: 对任意  $A \in M_{m \times n}(K)$ ,  $B \in M_{n \times r}(K)$ . 如果对  $B$  做列分块  $B = (B^{(1)}, B^{(2)}, \dots, B^{(r)})$ , 则  $A \cdot B = (AB^{(1)}, AB^{(2)}, \dots, AB^{(r)})$ . 如果对  $A$  做行分块  $A = [A_{(1)}, A_{(2)}, \dots, A_{(m)}]$ , 则  $AB = [A_{(1)} \cdot B, A_{(2)} \cdot B, \dots, A_{(m)} \cdot B]$ .

例 4.4.3. 设有两个分块矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & A_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & A_r \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} B_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & B_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & B_r \end{pmatrix}.$$

如果  $A_i, B_i$  是阶数相同的方阵, 则

$$A \cdot B = \begin{pmatrix} A_1 B_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & A_2 B_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & A_r B_r \end{pmatrix}.$$

如果每个  $A_i$  可逆, 则  $A$  也可逆, 且

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & A_2^{-1} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & A_r^{-1} \end{pmatrix}.$$

□

矩阵  $A$  的初等变换可以用分块矩阵的公式表达如下:

初等变换(I): 交换分块矩阵的两行, 或两列的顺序.

初等变换(II): 以某个矩阵  $C$  左乘某分块行加到另一分块行, 或以某个矩阵  $B$  右乘某分块列加到另一分块列.

初等变换(III): 将某可逆矩阵左乘某分块行, 或右乘某分块列.

注记: 初等变换(II)不改变行列式的值.

例 4.4.4.

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{II}} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21}+CA_{11} & A_{22}+CA_{12} & \cdots & A_{2s}+CA_{1s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix}$$

(以矩阵  $C$  左乘第一分块行加到第二分块行).

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{III}} \begin{pmatrix} A_{11}+A_{12}B & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21}+A_{22}B & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1}+A_{r2}B & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix}$$

(以矩阵  $B$  右乘第二分块列加到第一分块列).

□

例 4.4.5: 设  $A \in M_n(K)$  可逆,  $D \in M_n(K)$ ,  $B \in M_{m \times n}(K)$ ,  $C \in M_{n \times m}(K)$

$$\text{证) } \begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |A| \cdot |D - CA^{-1}B|.$$

证明: 初等变换 II: 以  $-CA^{-1}$  左乘第一分块行加到第二分块行.

$$\text{得} \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{II}} \begin{pmatrix} A & B \\ O & D - CA^{-1}B \end{pmatrix}.$$

由下述引理可得

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & B \\ O & D - CA^{-1}B \end{vmatrix} = |A| \cdot |D - CA^{-1}B|.$$

□

引理 4.4.1. 设  $A_{11} \in M_{m \times m}(K)$ ,  $A_{12} \in M_{m \times n}(K)$ ,  $A_{21} \in M_{n \times m}(K)$

$A_{22} \in M_{n \times n}(K)$ . 证)

$$\begin{vmatrix} A_{11} & A_{12} \\ O & A_{22} \end{vmatrix} = |A_{11}| \cdot |A_{22}|, \quad \begin{vmatrix} A_{11} & O \\ A_{21} & A_{22} \end{vmatrix} = |A_{11}| \cdot |A_{22}|.$$

证明: 只需证得第二个等式.



$$\frac{1}{2} \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1m} & a_{1(m+1)} & \cdots & a_{1(m+n)} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mm} & a_{m(m+1)} & \cdots & a_{m(m+n)} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{(m+1)1} & \cdots & a_{(m+1)m} & a_{(m+1)(m+1)} & \cdots & a_{(m+1)(m+n)} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{(m+n)1} & \cdots & a_{(m+n)m} & a_{(m+n)(m+1)} & \cdots & a_{(m+n)(m+n)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$$

$$\text{知} \quad a_{ij} = 0 \quad (1 \leq i \leq m, m+1 \leq j \leq m+n)$$

$$|A| = \sum_{\pi \in S_{m+n}} \varepsilon_{\pi} a_{1\pi(1)} \cdots a_{m\pi(m)} \cdot a_{(m+1)\pi(m+1)} \cdots a_{(m+n)\pi(m+n)}$$

若存在  $1 \leq i \leq m$  使  $\pi(i) > m$ , 则  $a_{1\pi(1)} \cdots a_{m\pi(m)} \cdot a_{(m+1)\pi(m+1)} \cdots a_{(m+n)\pi(m+n)} = 0$ .

故只需考虑满足条件  $1 \leq \pi(i) \leq m \quad (\forall 1 \leq i \leq m)$  的置换  $\pi \in S_{m+n}$ .  
~~故只需考虑满足条件  $\pi(1), \dots, \pi(m) \in \{1, 2, \dots, m\}$  的置换  $\pi \in S_{m+n}$ . 这样~~  
~~的置换  $\pi$  由  $\pi_1 = \pi|_{\{1, 2, \dots, m\}} \in S_m$  和  $\pi_2 = \pi|_{\{m+1, m+2, \dots, m+n\}} \in S_n$  确定. 故~~

$$\begin{aligned} |A| &= \sum_{\substack{\pi_1 \in S_m \\ \pi_2 \in S_n}} \varepsilon_{\pi_1} \cdot \varepsilon_{\pi_2} a_{1\pi_1(1)} \cdots a_{m\pi_1(m)} a_{(m+1)\pi_2(m+1)} \cdots a_{(m+n)\pi_2(m+n)} \\ &= \left( \sum_{\pi_1 \in S_m} \varepsilon_{\pi_1} a_{1\pi_1(1)} \cdots a_{m\pi_1(m)} \right) \cdot \left( \sum_{\pi_2 \in S_n} \varepsilon_{\pi_2} a_{(m+1)\pi_2(m+1)} \cdots a_{(m+n)\pi_2(m+n)} \right) \\ &= |A_{11}| \cdot |A_{22}|. \end{aligned}$$

□

引理 4.4.2: 设  $A \in M_m(K)$ ,  $B \in M_n(K)$ ,  $C \in M_{n \times m}(K)$ . 则

$$\begin{vmatrix} 0 & A \\ B & C \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A| \cdot |B|.$$

证明:  $\begin{pmatrix} 0 & A \\ B & C \end{pmatrix} \xrightarrow{(I)} \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & B \end{pmatrix}$ . (初等行变换 (2))

$$\text{知} \quad \begin{vmatrix} 0 & A \\ B & C \end{vmatrix} = (-1)^{mn} \begin{vmatrix} A & 0 \\ C & B \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A| \cdot |B|$$

□

例 4.4.6: 设  $A \in M_m(K)$ ,  $D \in M_n(K)$  可逆. 求  $\begin{pmatrix} A & B \\ 0 & D \end{pmatrix}$  的逆.

解: 
$$\left( \begin{array}{cc|cc} A & B & I_m & 0 \\ 0 & D & 0 & I_n \end{array} \right) \xrightarrow[\text{加到第一分块行}]{\substack{\text{以 } -BD^{-1} \text{ 乘} \\ \text{第二分块行}}} \left( \begin{array}{cc|cc} A & 0 & I_m & -BD^{-1} \\ 0 & D & 0 & I_n \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow[\text{以 } D^{-1} \text{ 左乘}]{\substack{\text{以 } A^{-1} \text{ 左乘} \\ \text{第一分块行}}} \left( \begin{array}{cc|cc} I_m & 0 & A^{-1} & -A^{-1}BD^{-1} \\ 0 & I_n & 0 & D^{-1} \end{array} \right)$$
 故 
$$\begin{pmatrix} A & B \\ 0 & D \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}BD^{-1} \\ 0 & D^{-1} \end{pmatrix} \quad \square$$

下面介绍一种实系数矩阵研究中常用的方法,它通常可以将实矩阵的问题化为可逆实矩阵的问题。

引理 4.4.3. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$ . 则存在  $\delta > 0$  使得对任意  $0 < t < \delta$ , 下述矩阵

$$tI_n + A = \begin{pmatrix} t+a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & t+a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & t+a_{nn} \end{pmatrix}$$

是可逆矩阵。

证明: 行列式  $|tI_n - A| = f(t)$  是一个首项系数为 1 的  $n$  次多项式。

所以  $f(t)$  在  $\mathbb{R}$  中最多有  $n$  个根。取  $\delta > 0$  充分小, 可使  $f(t)$  在  $(0, \delta)$  中没有根。故对任意  $0 < t < \delta$ ,  $|tI_n + A| \neq 0$ , 因此  $tI_n + A$  可逆。  $\square$

例 4.4.7. 设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ , 则  $(AB)^* = B^*A^*$ 。

证明: 若  $A, B$  可逆, 则  $A^* = |A| \cdot A^{-1}$ ,  $B^* = |B| \cdot B^{-1}$ ,  $A \cdot B$  也可逆。

$$\text{故 } (AB)^* = |AB| (AB)^{-1} = |A| \cdot |B| B^{-1} A^{-1} = B^* \cdot A^*.$$

一般情形: 存在  $\delta > 0$  使得对任意  $0 < t < \delta$ ,  $tI_n + A, tI_n + B$  可逆。

$$\text{故 } ((tI_n + A) \cdot (tI_n + B))^* = (tI_n + B)^* \cdot (tI_n + A)^* \quad \text{即}$$

$$(t^2 I_n + t(A+B) + AB)^* = (tI_n + B)^* \cdot (tI_n + A)^*.$$

令  $t \rightarrow 0$ , 两边的极限分别为  $(AB)^*$  和  $B^* \cdot A^*$ , 所以  $(AB)^* = B^* \cdot A^*$   $\square$

例 4.4.8: 证明:  $|A^*| = |A|^{n-1}$ ,  $(A^*)^* = |A|^{n-2} A$ .

证明: 若  $A$  可逆, 则  $A^* = |A|A^{-1}$ . 故

$$|A^*| = |A|^n |A^{-1}| = |A|^{n-1}, \quad (A^*)^* = |A^*| (A^*)^{-1} = |A|^n (|A|A^{-1})^{-1} = |A|^{n-2} A.$$

对一般矩阵  $A$ , 存在  $\delta > 0$  使得  $tI_n + A$  可逆 ( $0 < t < \delta$ ). 所以

$$|(tI_n + A)^*| = |tI_n + A|^{n-1}, \quad ((tI_n + A)^*)^* = |tI_n + A|^{n-2} (tI_n + A)$$

$$\text{令 } t \rightarrow 0 \text{ 得 } |A^*| = |A|^{n-1}, \quad (A^*)^* = |A|^{n-2} A \quad \square$$

### 习题 4.4

1. 设  $A, B \in M_n(\mathbb{C})$  满足  $AB = BA$ , 证明

$$\begin{vmatrix} A & -B \\ B & A \end{vmatrix} = |A^2 + B^2|.$$

2. 设  $A, B, C, D$  都是  $n$  阶方阵. 证明:

$$\begin{vmatrix} A & B & C & D \\ B & A & D & C \\ C & D & A & B \\ D & C & B & A \end{vmatrix} = |A+B+C+D| \cdot |A+B-C-D| \cdot |A-B+C-D| \cdot |A-B-C+D|.$$

3. 设  $A \in M_m(\mathbb{R}), B \in M_n(\mathbb{R})$ , 求  $\begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}^*$ .

4. 设  $A, B, C, D \in M_n(\mathbb{R})$ , 且  $AC = CA$ , 证明

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |AD - CB|. \quad (\text{提示: 先证 } A \text{ 可逆的情况})$$

5. 设  $A \in M_{m \times s}(\mathbb{R}), B \in M_{m \times t}(\mathbb{R})$ , 证明:

$$r \left( \begin{pmatrix} A & B \\ 2A & -5B \end{pmatrix} \right) = r(A) + r(B).$$

6. 设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ , 证明:  $r\left(\begin{pmatrix} A & AB \\ B & B+B^2 \end{pmatrix}\right) = r(A) + r(B)$ .

7. 设  $t$  是不定元,

$$A(t) = \begin{pmatrix} a_{11}+t & a_{12}+t & \cdots & a_{1n}+t \\ a_{21}+t & a_{22}+t & \cdots & a_{2n}+t \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1}+t & a_{n2}+t & \cdots & a_{nn}+t \end{pmatrix}_{n \times n}$$

证明:  $|A(t)| = |A(0)| + \sum_{i,j}^n A_{ij} t$ , 其中  $A_{ij}$  是  $a_{ij}$  在  $A(0)$  中的代数余子式.

#### §4.5. 一般系数的矩阵和行列式.

从前面的讨论可以看到, 矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  中系数  $a_{ij}$  可以不是域  $K$  中的元素, 它可以是多项式, 甚至是矩阵. 在本节的我们将矩阵和行列式的理论推广至系数  $a_{ij}$  在一般的环  $R$  中. 可以看到, 绝大部分定理和结果对一般系数的矩阵和行列式. <sup>如不特别说明</sup> 本节关于矩阵的结论对任意的环  $R$  成立, 而关于行列式的定义和结果则仅对交换环成立. 初学者可以将环  $R$  想象为下列具体例子: (1)  $R = M_n(K)$  是矩阵环, (2)  $R = K[x]$  是域  $K$  上的多项式环. (3)  $R$  是域或整环  $\mathbb{Z}$  等.

定义 4.5.1 设  $R$  是一个环,  $M_{m \times n}(R) = \{A = (a_{ij})_{m \times n} \mid a_{ij} \in R\}$  是所有系数在  $R$  中的  $m \times n$  矩阵的集合.  $\forall A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{m \times n}, \lambda \in R$ , 定义:  $A+B = (a_{ij}+b_{ij})_{m \times n}$ ,  $\lambda A = (\lambda a_{ij})_{m \times n}$ .  $\square$

定义 4.5.2 [矩阵乘法]. 设  $A = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(R), B = (b_{ij})_{n \times s} \in M_{n \times s}(R)$  则  $A \cdot B = (c_{ij})_{m \times s} \in M_{m \times s}(R)$ , 其中  $c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{nj} \in R$  称为  $A$  与  $B$  的乘积.  $\square$

命题 4.5.1 若  $A \in M_{m \times n}(R)$ ,  $B \in M_{n \times s}(R)$ ,  $C \in M_{s \times t}(R)$ . 则

(9)

(1)  $(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$  (结合律).

(2)  $(A_1 + A_2) \cdot B = A_1 \cdot B + A_2 \cdot B$  ( $\forall A_1, A_2 \in M_{m \times n}(R)$ ).

(3)  $A \cdot (B_1 + B_2) = A \cdot B_1 + A \cdot B_2$  ( $\forall B_1, B_2 \in M_{n \times s}(R)$ ).

(4)  $\forall \lambda \in R, A = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(R)$ ,

$$\lambda A = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda \end{pmatrix}_{m \times m} \cdot A \in M_{m \times n}(R).$$

证明: 直接验证即可. 我们仅验证 (1). 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{n \times s}$ ,  $C = (c_{ij})_{s \times t}$ . 则  $(A \cdot B) \cdot C$  在  $(i, j)$  位置的元素为

$$\begin{aligned} [(A \cdot B) \cdot C]_{(i, j)} &= \left( \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \right) c_{ij} + \left( \sum_{r=1}^s a_{ik} b_{kr} \right) c_{rj} + \cdots + \left( \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{ks} \right) c_{sj} \\ &= a_{i1} \left( \sum_{k=1}^s b_{1k} c_{kj} \right) + a_{i2} \left( \sum_{k=1}^s b_{2k} c_{kj} \right) + \cdots + a_{in} \left( \sum_{k=1}^s b_{nk} c_{kj} \right) \\ &= a_{i1} (B_{(1)} \cdot C^{(j)}) + a_{i2} (B_{(2)} \cdot C^{(j)}) + \cdots + a_{in} (B_{(n)} \cdot C^{(j)}) \\ &= A_{(i)} \cdot (BC)^{(j)} = [A \cdot (BC)]_{(i, j)}. \end{aligned}$$

故  $(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$ .  $\square$

推论 4.5.1: 设  $R$  是一个环, 则  $M_n(R)$  关于矩阵的加法和乘法也是一个环.

证明: 定义 4.1.2 中的条件 (1) 至 (4) 显然由  $R$  的性质推出.  $0_{n \times n} = (0)_{n \times n}$ . 条件 (5) 和 (7) 由命题 4.5.1 的 (1), (2) 和 (3) 推出. 条件 (6) 中的  $I_n$  即单位矩阵  $I_n = \text{diag}(1, \dots, 1)$  即可.  $\square$

定义 4.5.3 [可逆矩阵].  $A \in M_n(R)$  称为可逆矩阵 (或简称可逆).

如果存在  $B \in M_n(R)$  使  $A \cdot B = B \cdot A = I_n$ .

$\square$

注: 满足  $A \cdot B = B \cdot A = I_n$  的  $B$  唯一, 故称  $B$  是  $A$  的逆矩阵, 记为  $B = A^{-1}$ .

定义 4.5.4 [行列式]. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(R)$ ,  $R$  是交换环.

$$\det[A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] = |A| = \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)} \in R.$$

称为矩阵  $A$  的行列式.

□.

定理 4.5.1 [行列式基本性质]. 设  $R$  是交换环.  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(R)$ . 则

(D1)  $\det[A_{(1)}, \dots, A_{(n)}]$  是关于行向量的反对称函数:  $\forall \pi \in S_n$

$$\det[A_{(\pi(1))}, \dots, A_{(\pi(n))}] = \varepsilon_{\pi} \det[A_{(1)}, \dots, A_{(n)}].$$

(D2)  $\det[A_{(1)}, \dots, A_{(n)}]$  是关于行向量的 $n$ 重线性函数: 若  $A_{(i)} = \lambda A'_{(i)} + \mu A''_{(i)}$ ,

$$\det[A_{(1)}, \dots, \lambda A'_{(i)} + \mu A''_{(i)}, \dots, A_{(n)}] = \lambda \det[A_{(1)}, \dots, A'_{(i)}, \dots, A_{(n)}] + \mu \det[A_{(1)}, \dots, A''_{(i)}, \dots, A_{(n)}],$$

(D3)  $\det[I_{(1)}, \dots, I_{(n)}] = |I_n| = 1$ , 其中  $I_n = [I_{(1)}, \dots, I_{(n)}]$  是单位矩阵.

(D4) 如果  $A$  中两行相同, 则  $\det[A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] = |A| = 0$ .

(D5) 对任意  $\lambda \in R$ ,  $\det[\lambda A_{(1)}, \dots, \lambda A_{(n)}] = \det(\lambda A) = \lambda^n |A|$ .

(D6) 如果  $A$  的某行为零, 则  $\det(A) = |A| = 0$ .

(D7)  $\forall \lambda \in R$ , 有  $\det[A_{(1)}, \dots, A_{(i)}, \dots, \lambda A_{(i)} + A_{(i)}, \dots, A_{(n)}] = \det[A_{(1)}, \dots, A_{(n)}]$ .

(D8)  $|A^T| = |A|$ . 故上述所有对行向量成立的结论对列向量亦成立.

证明: 仅证 (D1), (D2), (D4), (D8), 其它性质是它们的简单推论. (D1), (D2), (D4), (D8) 均可由定义直接验证.

$$\begin{aligned} (D1): \det[A_{(\pi(1))}, \dots, A_{(\pi(n))}] &= \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma} a_{\pi(1)\sigma(1)} \cdots a_{\pi(n)\sigma(n)} \\ &= \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma} a_{1\sigma^{-1}(\pi(1))} \cdots a_{n\sigma^{-1}(\pi(n))} = \varepsilon_{\pi} \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma\pi^{-1}} a_{1\sigma(1)} \cdots a_{n\sigma(n)} \\ &= \varepsilon_{\pi} \det[A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] = \varepsilon_{\pi} |A|. \end{aligned}$$

(D2): 为简化符号, 仅证 (D2) 关于  $A_{(i)}$  是线性的: 若  $A_{(i)} = \lambda A'_{(i)} + \mu A''_{(i)}$

设  $a_{ij} = \lambda a'_{ij} + \mu a''_{ij}$ , 其中  $A'_{(i)} = (a'_{1j}, \dots, a'_{nj})$ ,  $A''_{(i)} = (a''_{1j}, \dots, a''_{nj}) \in \mathbb{R}^n$ ,

$$\begin{aligned} \text{证: } \det[\lambda A'_{(1)} + \mu A''_{(1)}, A_{(2)}, \dots, A_{(n)}] &= \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} (\lambda a'_{1\pi(1)} + \mu a''_{1\pi(1)}) a_{2\pi(2)} \cdots a_{n\pi(n)} \\ &= \lambda \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a'_{1\pi(1)} a_{2\pi(2)} \cdots a_{n\pi(n)} + \mu \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a''_{1\pi(1)} a_{2\pi(2)} \cdots a_{n\pi(n)} \\ &= \lambda \det[A'_{(1)}, A_{(2)}, \dots, A_{(n)}] + \mu \det[A''_{(1)}, A_{(2)}, \dots, A_{(n)}]. \end{aligned}$$

(D4): 若  $A_{(i)} = A_{(j)}$ ,  $i \neq j$ , 令  $\sigma = (i, j) \in S_n$ . 证

$$a_{1\pi(i)} \cdots a_{n\pi(i)} = a_{1\pi\sigma(i)} \cdots a_{n\pi\sigma(i)}.$$

令  $A_n \subset S_n$  是所有偶置换的集合,  $\bar{A}_n = S_n \setminus A_n$  是所有奇置换的集合.

证: 映射  $A_n \rightarrow \bar{A}_n, \pi \mapsto \pi\sigma$ , 是双射.

$$\begin{aligned} |A| &= \sum_{\pi \in A_n} a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)} - \sum_{\pi \in \bar{A}_n} a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)} = \sum_{\pi \in A_n} a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)} \\ &- \sum_{\pi \in \bar{A}_n} a_{1\pi\sigma(1)} \cdots a_{n\pi\sigma(n)} = \sum_{\pi \in A_n} a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)} - \sum_{\tau \in \bar{A}_n} a_{1\tau(1)} \cdots a_{n\tau(n)} = 0. \end{aligned}$$

(D8): 令  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ , 证  $a_{ij} = a_{ji}$ . 证

$$\begin{aligned} |A| &= \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a'_{1\pi(1)} \cdots a'_{n\pi(n)} = \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a_{\pi(1)1} \cdots a_{\pi(n)n} \\ &= \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} a_{1\pi'(1)} \cdots a_{n\pi'(n)} = \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi^{-1}} a_{1\pi^{-1}(1)} \cdots a_{n\pi^{-1}(n)} = |A|. \quad \square \end{aligned}$$

所以, 对矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$  有与定理 4.2 完全一样的行列式展开定理. 和伴随矩阵的定义.

定义 4.5.5: [伴随矩阵]. 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$ , 矩阵

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$$

称为  $A$  的伴随矩阵.

推论 4.5.2: 设  $R$  是交换环,  $A \in M_n(R)$ , 则  $A^*A = A \cdot A^* = |A| \cdot I_n$ .

特别, 若  $|A| \in R$  在  $R$  中可逆, 则  $A$  可逆, 且  $A^{-1} = |A|^{-1} \cdot A^*$ .

证明: 由定理 4.2.1 对  $M_n(R)$  中矩阵也成立, 故  $A \cdot A^* = A^* \cdot A = |A| \cdot I_n$ .

若  $|A| \in R$  在  $R$  中可逆, 即存在  $b \in R$  使  $b \cdot |A| = |A| \cdot b = 1$ , 则  $b$  由  $|A|$  唯一确定. 记为  $b := |A|^{-1} = \frac{1}{|A|} \in R$ . 故  $A \cdot (|A|^{-1} \cdot A^*) = |A|^{-1} (A \cdot A^*) = |A|^{-1} (|A| \cdot I_n) = I_n$ . 同理  $(|A|^{-1} \cdot A^*) \cdot A = I_n$ , 所以  $|A|^{-1} \cdot A^*$  是  $A$  的逆矩阵.  $\square$

定义 4.5.6 [初等变换] 设  $A = [A_{11}, \dots, A_{1n}] = [A^{(1)}, \dots, A^{(n)}] \in M_{n \times n}(R)$ .

初等行变换(I): 交换第  $i$  行与第  $j$  行的位置. (同时有相应的初等列变换)

初等行变换(II): 将第  $i$  行乘以  $R$  中可逆元  $\lambda \in R$  加到第  $j$  行:

$$[A_{11}, \dots, A_{1i}, \dots, A_{1j}, \dots, A_{1n}] \xrightarrow{F_{ij}(\lambda)} [A_{11}, \dots, A_{1i}, \dots, A_{1j} + \lambda A_{1i}, \dots, A_{1n}]$$

初等行变换(III): 将第  $i$  行乘以  $R$  中的可逆元  $\lambda \in R$ .

$$[A_{11}, \dots, A_{1i}, \dots, A_{1n}] \xrightarrow{F_i(\lambda)} [A_{11}, \dots, \lambda A_{1i}, \dots, A_{1n}].$$

对应的初等列变换可类似定义.  $\square$

可同样定义初等矩阵 (见定义 4.1.1), 命题 4.1.4 对  $M_{n \times n}(R)$  中的矩阵仍然成立. 即: 对  $A$  的行 (或列) 做初等变换等价于对  $A$  左乘 (或右乘) 相应的初等矩阵. 同时, 推论 4.1.3 的 (1) 和 (2) 对  $R$  中可逆元  $\lambda \in R$  中的矩阵仍然成立. 特别, 初等矩阵都是可逆矩阵. 初等变换 (II) 不改变行列式  $|A|$  的值. 初等变换 (III) 对  $M_{n \times n}(R)$  中矩阵仍然适用, 特别, 引理 4.4.1 与引理 4.4.2 对  $M_n(R)$  中矩阵仍然成立 ( $R$  是交换环).

定理 4.5.2 [行列式乘法定理]: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{n \times n} \in M_n(R)$ .

$$|A \cdot B| = |A| \cdot |B|.$$



证明: 由引理 4.4.1 得  $\begin{vmatrix} A & 0 \\ -I_n & B \end{vmatrix} = |A| \cdot |B|$ . 另一方面, 以 A 左乘

第二分块行加到第一分块行 得

$$\begin{vmatrix} A & 0 \\ -I_n & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & AB \\ -I_n & B \end{vmatrix} = (-1)^{n^2} |AB| \cdot |-I_n| = (-1)^{n^2+n} |A \cdot B| = |A \cdot B|.$$

故  $|A \cdot B| = |A| \cdot |B|$  □

推论 4.5.3: 设  $R$  是交换环,  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(R)$ . 则  $A$  是可逆矩阵  $\iff |A| \in R$  是可逆元.

证明: 若  $A$  可逆, 则存在  $B \in M_n(R)$  使  $A \cdot B = B \cdot A = I_n$ . 从而  $|A| \cdot |B| = |B| \cdot |A| = 1 \in R$ . 所以  $|A| \in R$  可逆. 若  $|A|$  在  $R$  中可逆, 则由 推论 4.5.2,  $A$  可逆, 且  $A^{-1} = |A|^{-1} \cdot A^*$ . □

例 4.5.1, 设  $R = \mathbb{Z}$  是 ~~整数环~~ 整环, 则  $A \in M_n(\mathbb{Z})$  可逆的充要条件是:  $|A| = \pm 1$ . □

例 4.5.2. 设  $R = K[x]$  是域  $K$  上的多项式环. 则  $A(x) = (a_{ij}(x))_{n \times n}$  在  $M_n(K(x))$  中可逆的充要条件是:  $|A(x)|$  是  $K$  中的 非零常数. □

定义 4.5.7: 设  $A, B \in M_{m \times n}(R)$ ,  $A$  与  $B$  称为 初等等价. 如果  $B$  可由  $A$  经初等行变换和初等列变换得到, 记为  $A \sim B$ . □

引理 4.5.1.  $M_{m \times n}(R)$  中矩阵的“初等等价”是  $M_{m \times n}(R)$  上的 等价关系, 即:

- (1) 若  $A \sim B$ , 则  $B \sim A$ , (2)  $\forall A \in M_{m \times n}(R)$ , 则  $A \sim A$ .
- (3) 若  $A \sim B, B \sim C$ , 则  $A \sim C$ .

证明: 若初等变换是可逆变换 故结论显然. □

我们称  $M_{m \times n}(K[x])$  中的矩阵  $A(x) = (a_{ij}(x))_{m \times n}$  为多项式矩阵。下面我们证明：多项式矩阵总是初等等价于一个对角型矩阵。

引理 4.5.2: 设  $A(x) = (a_{ij}(x))_{m \times n}$  非零, 则  $A(x)$  初等等价于

$$B(x) = (b_{ij}(x))_{m \times n}$$

满足: (1)  $b_{11}(x)$  是首项系数为 1 的多项式, (2)  $b_{11}(x)$  整除每个  $b_{ij}(x)$ 。

证明: 对任意非零多项式矩阵  $A(x) = (a_{ij}(x))_{m \times n}$  定义:

$$d(A(x)) = \min_{i,j} \{ \deg a_{ij}(x) \mid a_{ij}(x) \neq 0 \}.$$

当  $d(A(x)) = 0$  时, 引理显然成立。若  $d(A(x)) > 0$ , 可设引理对所有满足  $d(B(x)) < d(A(x))$  的  $B(x)$  成立。

通过初等变换, 不妨设  $a_{11}(x) \neq 0$  (首项系数为 1), 且

$$\deg a_{11}(x) = d(A(x)).$$

如果存在  $a_{i_0 j_0}(x)$  使  $a_{11}(x) \nmid a_{i_0 j_0}(x)$ , 则  $a_{i_0 j_0}(x) = q(x) \cdot a_{11}(x) + \bar{a}_{i_0 j_0}(x)$  其中  $\bar{a}_{i_0 j_0}(x) \neq 0$  且  $\deg \bar{a}_{i_0 j_0}(x) < \deg a_{11}(x) = d(A(x))$ 。将  $A(x)$  的最后一列乘  $(-q(x))$  加到第  $i_0$  列上得  $\bar{A}(x) = (\bar{a}_{ij}(x))$ , 且  $d(\bar{A}(x)) \leq \deg \bar{a}_{i_0 j_0}(x) < d(A(x))$ 。由归纳假设,  $\bar{A}(x)$  等价于引理中的  $B(x)$ 。故引理对  $A(x)$  成立。所以可设  $a_{11}(x) \mid a_{1j}(x) (1 \leq j \leq n)$ 。同理可设  $a_{11}(x) \mid a_{i1}(x) (1 \leq i \leq m)$ 。因此, 通过第四类初等变换, 可设  $A(x)$  初等等价于

$$\bar{A}(x) = \begin{pmatrix} a_{11}(x) & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \bar{a}_{22}(x) & \cdots & \bar{a}_{2n}(x) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \bar{a}_{m2}(x) & \cdots & \bar{a}_{mn}(x) \end{pmatrix}_{m \times n}.$$

如果存在  $\bar{a}_{ij}(x)$  使  $a_{11}(x) \nmid \bar{a}_{ij}(x)$ , 则  $\bar{a}_{ij}(x) = q(x) \cdot a_{11}(x) + \bar{b}_{ij}(x)$  其中  $\bar{b}_{ij}(x) \neq 0$  且  $\deg \bar{b}_{ij}(x) < \deg a_{11}(x) = d(A(x))$ 。将  $\bar{A}(x)$  的第  $i$  行加  $(-q(x))$  乘到第 1 行上, 再对  $\bar{A}(x)$  的最后一列乘  $(-q(x))$  加到第 1 列上, 得:

到第 \$r\$ 行得 \$\bar{A}'(x)\$, 再将 \$\bar{A}'(x)\$ 的第 1 列乘 \$(-\bar{q}\_m)\$ 加到第 \$r\$ 列得

\$\bar{B}(x) = (\bar{b}\_{ij}(x))\$, 则 \$d(\bar{B}(x)) \le \deg \bar{b}\_{ij}(x) < \deg a\_{ij}(x) = d(A(x))\$. 由  
1) 的假设, \$\bar{B}(x)\$ 初等等价于满足引理条件的 \$B(x)\$, 从而 \$A(x)\$ 初  
等等价于 \$B(x)\$.

□

推论 4.5.4. 设 \$A(x) = (a\_{ij}(x))\_{m \times n} \neq 0\$, 则 ~~\$A(x)\$ 初等等价~~

$$A(x) \sim B(x) = \begin{pmatrix} b_{11}(x) & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & b_{rr}(x) & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \cdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}_{m \times n}$$

其中 \$b\_{ii}(x) | b\_{iim}(x)\$ 是首项系数 1 的多项式.

□

推论 4.5.5: \$A(x) \in M\_n(K[x])\$ 可逆, 则 \$A(x)\$ 可写成初等  
变换的乘积.

证明: 由推论 4.5.4, \$A(x) \sim \text{diag}(b\_{11}(x), \dots, b\_{rr}(x), 0, \dots, 0)\$.

但 \$A(x)\$ 可逆, \$|A(x)| \neq 0\$ 在 \$K[x]\$ 中可逆, 从而 \$r=n\$ 且  
\$b\_{ii}(x)\$ 是零次多项式. 即 \$\text{diag}(b\_{11}(x), \dots, b\_{nn}(x)) = I\_n\$. □

推论 4.5.6, 设 \$A \in M\_n(K)\$, 则存在可逆矩阵 \$P(x), Q(x) \in M\_n(K[x])\$

使

$$P(x)(xI_n - A)Q(x) = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & d_1(x) & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & d_s(x) \end{pmatrix}_{n \times n}$$

其中 \$d\_i(x) | d\_{i+1}(x)\$, \$d\_i(x)\$ 是次数大于零的首项系数为 1 的多项式.

证明: 由推论 4.5.4, 存在可逆矩阵 \$P(x), Q(x) \in M\_n(K[x])\$ 使

$$P(x)(xI_n - A)Q(x) = \begin{pmatrix} b_{11}(x) & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & b_{rr}(x) & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \cdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}$$

\$b\_{ii}(x)\$ 是首项系数 1 的多项式 且 \$b\_{ii}(x) | b\_{i+1,i+1}(x)\$.

但  $|xI_n - A|$  是  $n$  次非常数多项式, 故  $r=n$ . ~~存在~~ 存在  $s$  使  $b_{11}(x) = \dots = b_{n-s, n-s}(x) = 1$ . 令  $d_i(x) = b_{n-s+i, n-s+i}(x)$  即可.  $\square$ .

### 习题 4.5

1. 设  $A = (a_{ij})_{m \times n} \in M_{m \times n}(\mathbb{Z})$ ,  $\mathbb{Z}$  是整数环, 证明:  $A$  初等等价于  $B = (b_{ij})_{m \times n}$  满足:  $b_{ii} | b_{ij}$ .
2. 证明:  $M_{m \times n}(\mathbb{Z})$  任意非零矩阵都初等等价于

$$\begin{pmatrix} b_{11} & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & b_{22} & & & & \\ \vdots & & \ddots & & & \\ 0 & 0 & \dots & b_{rr} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}_{m \times n}$$

其中  $b_{ii} | b_{ij}$  且  $b_{ii} > 0$ .

3.  $M_n(\mathbb{Z})$  中可逆矩阵可以写成初等矩阵的乘积.

4. 通过初等变换将多项式矩阵

$$x \cdot I_3 - A = \begin{pmatrix} x-3 & -2 & 3 \\ -4 & x-10 & 12 \\ -3 & -6 & x+7 \end{pmatrix}$$

化为推论 4.5.6 中的对角型矩阵.

5. 设

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 3 & -2 & 0 \\ -1 & 1 & -1 \end{pmatrix}.$$

试计算行列式  $|xI_3 - A|$ .

6. 设  $A \in M_n(K)$ . 证明: (1)  $|xI_n - A|$  是首项系数为 1 的  $n$  次多项式. ~~且~~  $|xI_n - A| = x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n$ , (2)  $a_1 = -\text{tr}(A)$ .

# 第五章. 多项式

①

在第一章的第五节, 我们介绍了系数在子环  $RC$  中的多项式. 这些基本概念可以推广至系数在任意域  $K$  中的同类的多项式, ~~甚至~~ (甚至包括系数在任意环中的多项式), 在此不再赘述. 本章的内容包括: 多项式的不可约分解, 多项式函数, 对称多项式, 两个多项式的结式.

## §5.1. 不可约分解

设  $K$  是一个域,  $K[x_1, \dots, x_n]$  表示系数在  $K$  中的所有多项式集合.  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  称为  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的可逆元. 如果存在  $g(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  使得  $f(x_1, \dots, x_n) \cdot g(x_1, \dots, x_n) = 1$ . 显然,  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  是可逆元当且仅当  $f(x_1, \dots, x_n)$  是非零的零次多项式. (即  $K$  中的非零元).

定义 5.1.1. 设  $f(x_1, \dots, x_n), g(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ . 如果存在  $h(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  使得  $g(x_1, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_n) \cdot h(x_1, \dots, x_n)$ . 则称  $f(x_1, \dots, x_n)$  整除  $g(x_1, \dots, x_n)$ , 记为  $f(x_1, \dots, x_n) | g(x_1, \dots, x_n)$ , 其中  $f(x_1, \dots, x_n), h(x_1, \dots, x_n)$  称为  $g(x_1, \dots, x_n)$  的因子 (或因式).  $\square$

对任意多项式  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ , 显然  $a \cdot f(x_1, \dots, x_n)$  (其中  $a \in K$  非零) 和  $K$  中的非零元都是  $f(x_1, \dots, x_n)$  的因子. 我们称为  $f(x_1, \dots, x_n)$  的平凡因子.

定义 5.1.2.  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  称为不可约多项式. 如果  $f(x_1, \dots, x_n)$  的次数大于零, 且没有非平凡的因子.  $\square$

例 5.1.1.  $f(x) = x^2 - 2$  是  $\mathbb{Q}[x]$  中的不可约多项式, 但不是  $\mathbb{R}[x]$  中的不可约多项式;  $x+1$  是  $\mathbb{R}[x]$  中不可约多项式, 但不是  $\mathbb{C}[x]$  中不可约多项式.  $\square$

例 5.1.2 (代数基本定理). 若  $f(x) \in \mathbb{C}[x]$  是  $\mathbb{C}[x]$  中 (2) 的不可约多项式, 则  $f(x) = ax + b$  ( $a \in \mathbb{C}$  非零).  $\square$

例 5.1.3: 设  $f(x) \in \mathbb{R}[x]$  是首项系数为 1 (简称首项) 的实系数多项式. 则  $f(x)$  在  $\mathbb{R}[x]$  中不可约当且仅当  $f(x) = x - a$  ( $a \in \mathbb{R}$ ) 或

$$f(x) = x^2 + bx + c, \quad b^2 - 4c < 0.$$

$\square$

例 5.1.4: 设  $x_{ij}$  ( $1 \leq i, j \leq n$ ) 是域  $K$  上的不定元.

则多项式  $\det(x_{ij})_{n \times n} = \sum_{\pi \in S_n} \varepsilon_{\pi} x_{1\pi(1)} \cdots x_{n\pi(n)}$

在多项式环  $K[x_{ij} \mid 1 \leq i, j \leq n]$  中不可约.

证明: 设  $X = (x_{ij})_{n \times n}$  表  $(i, j)$  位置元素为  $x_{ij}$  的方阵.

则行列式  $\det(X)$  是  $n$  次齐次多项式, 且关于任一行元素

$x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in}$  (或任一列  $x_{1j}, x_{2j}, \dots, x_{nj}$ ) 的一次齐次多项式. 所以, 若  $\det(X) = f \cdot g$ , ~~则~~  $f$  的某单项式包含  $x_{ij}$ , 则  $f$  必是关  $x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in}$  的一次齐次多项式且  $g$  与  $x_{i1}, \dots, x_{in}$  无关. ~~(对  $x_{1j}, x_{2j}, \dots, x_{nj}$  上述~~

~~结论亦成立)~~. 即: 若  $f$  包含变量  $x_{ij}$ , 则  $g$  与  $x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in}, x_{1j}, x_{2j}, \dots, x_{nj}$  无关, 且  $f$  亦含  $x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in}$ .  $\square$  分别应用上述结论于  $x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in}$  可得:  $g$  与  $[x_{11}, x_{21}, \dots, x_{n1}], [x_{12}, x_{22}, \dots, x_{n2}], \dots, [x_{1n}, \dots, x_{nn}]$  无关. 即  $g$  为常数  $\square$

引理 5.1.1: 设  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ , 则  $f(x_1, \dots, x_n)$  可以写成有限个不可约多项式的乘积. 即:

$$f(x_1, \dots, x_n) = f_1(x_1, \dots, x_n) \cdots f_s(x_1, \dots, x_n) \quad (1.1)$$

其中  $f_i(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  ( $1 \leq i \leq s$ ) 是不可约多项式.

证明: 若  $f(x_1, \dots, x_n)$  不可约, 则  $s=1$ ,  $f_1(x_1, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_n)$ . 若  $f(x_1, \dots, x_n)$  可约, 则  $f(x_1, \dots, x_n) = g(x_1, \dots, x_n) \cdot h(x_1, \dots, x_n)$  其中  $\deg(g) > 0$ ,  $\deg(h) > 0$ . 从而  $\deg(g) < \deg(f)$ ,  $\deg(h) < \deg(f)$ . 对  $\deg(f)$  应用归纳法, 可得引理.  $\square$

定义 5.1.3: 上述引理中的 (1.1) 称为  $f(x_1, \dots, x_n)$  的一个不可约分解.

如果对  $f(x_1, \dots, x_n)$  的任意两个不可约分解

$$f(x_1, \dots, x_n) = f_1(x_1, \dots, x_n) \cdots f_s(x_1, \dots, x_n) = g_1(x_1, \dots, x_n) \cdots g_t(x_1, \dots, x_n),$$

必有  $s=t$ , 且经过适当调整不可约因子次序, 必有

$$f_i(x_1, \dots, x_n) = c_i g_i(x_1, \dots, x_n), \quad c_i \in K^* = K \setminus \{0\}.$$

则称  $f(x_1, \dots, x_n)$  有唯一不可约分解.  $\square$

是否  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的每个多项式都有唯一不可约分解?  
~~答案是肯定的~~ 这实际上是等价于最大公因子的存在性.

定义 5.1.4: 设  $f, g \in K[x_1, \dots, x_n]$ ,  $d(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$

称为  $f, g$  的一个最大公因子. 如果它满足:

- (1)  $d(x_1, \dots, x_n) \mid f(x_1, \dots, x_n)$ ,  $d(x_1, \dots, x_n) \mid g(x_1, \dots, x_n)$ .
- (2) 若  $h(x_1, \dots, x_n)$  是  $f(x_1, \dots, x_n)$  与  $g(x_1, \dots, x_n)$  任一公因子, 则  $h(x_1, \dots, x_n) \mid d(x_1, \dots, x_n)$ . (即:  $h \mid f, h \mid g \Rightarrow h \mid d$ ).  $\square$

引理 5.1.2: 若  $K[x_1, \dots, x_n]$  中每个次数大于零的多项式均有唯一不可约分解, 则  $K[x_1, \dots, x_n]$  中任意两个多项式均有最大公因子 ④

证明:  $\forall f, g \in K[x_1, \dots, x_n]$  无妨设  $f \neq 0, g \neq 0$ , 且  $\deg(f) > 0, \deg(g) > 0$ . (否则容易验证  $f, g$  有最大公因子). 令

$$f = p_1^{n_1} \cdots p_s^{n_s}, \quad g = p_1^{m_1} \cdots p_s^{m_s}, \quad n_i \geq 0, m_i \geq 0.$$

其中  $p_i \neq p_j$  (若  $i \neq j$ ) 是  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的不可约多项式. 则

$$d = p_1^{l_1} \cdots p_s^{l_s}, \quad l_i = \min\{n_i, m_i\}.$$

是  $f$  和  $g$  的最大公因子. ~~且  $d \mid f, d \mid g$ . 故只需证明:~~

若  $h \mid f, h \mid g$ , 则  $h \mid d$  ~~(此即需要不可约分解的唯一性).~~

设  $h = q_1^{r_1} \cdots q_t^{r_t}$  是  $h$  的不可约分解. 利用  $f$  不可约分解的唯一性, 可知  $q_1, \dots, q_t$  必在  $p_1, \dots, p_s$  中. 故可设

$$h = p_1^{k_1} \cdots p_s^{k_s}, \quad k_i \geq 0$$

~~且~~ 由于  $h \mid f$ , 且  $f$  的不可约分解唯一, 故  $k_i \leq n_i$ .

同理  $k_i \leq m_i$ . 所以  $h \mid d$ . □

练习: 若  $d, d' \in K[x_1, \dots, x_n]$  都是  $f$  和  $g$  的最大公因子, 则  $d' = cd$ , 其中  $c \in K$ .

定理 5.1.1: 设  $K$  是一个域, 则关于  $K[x_1, \dots, x_n]$  的下列断言等价.

- (1)  $K[x_1, \dots, x_n]$  中每个次数大于零的多项式均有唯一不可约分解.
- (2)  $K[x_1, \dots, x_n]$  中任意两个多项式均有最大公因子.
- (3) 设  $p(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  不可约, 若  $p \mid f, g$ , 则或者  $p \mid f$  或者  $p \mid g$ .



证明: 欲证 (1)  $\Rightarrow$  (2)  $\Rightarrow$  (3)  $\Rightarrow$  (1). 其中 (1)  $\Rightarrow$  (2) 由 (5)

引理 5.1.2 可得. 下面先证 (2)  $\Rightarrow$  (3). 若  $P = P(x_1, \dots, x_n)$  不可约且  $P \mid f \cdot g$ . (其中  $f = f(x_1, \dots, x_n), g = g(x_1, \dots, x_n)$ ). 令  $d_1$  是  $P$  和  $f$  的最大公因子, 由  $d_1 \mid P$  及  $P$  不可约可知  $d_1 \in K^*$  或  $d_1 = cP$  ( $c \in K^*$ ).

如果  $d_1 = cP$  ( $c \in K^*$ ), 则  $P \mid f$ . 否则可设  $d_1 = 1$ , 此时可证  $g$  是  $P \cdot g$  和  $f \cdot g$  的一个最大公因子. ~~由此可得~~ 由此可得  $P \mid g$  (因为  $P$  是  $P \cdot g$  和  $f \cdot g$  的一个公因子). 设  $d$  是  $P \cdot g$  和  $f \cdot g$  的一个最大公因子, ~~则  $d = g \cdot h$~~  则  $g \mid d$ .

令  $d = g \cdot h$ ,  $P \cdot g = d \cdot h_1$ ,  $f \cdot g = d \cdot h_2$ , 可得 (将  $d = g \cdot h$  代入)

$$P \cdot h = h_1 \cdot h_1, \quad f \cdot h = h_2 \cdot h_2. \quad (\Rightarrow h \text{ 是 } P \text{ 和 } f \text{ 的公因子})$$

从而  $h \mid d_1$  但  $d_1 = 1$ , 故  $h \in K^*$ ,  $g$  是  $P \cdot g$  和  $f \cdot g$  的一个最大公因子. 最后证明 (3)  $\Rightarrow$  (1). 设  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  的

次数大于 0. 如果  $f = P_1 \cdots P_s = Q_1 \cdots Q_t$  是  $f$  在  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的两个不可约分解. 由 (2),  $P_1$  必整除  $Q_1, \dots, Q_t$  中一个. 不妨设  $P_1 \mid Q_1$ . 则  $Q_1 = c_1 P_1$  ( $c_1 \in K^*$ ). 消去  $P_1, Q_1$  可得

$$P_2 \cdots P_s = c_1 Q_2 \cdots Q_t.$$

则  $P_2$  必整除  $Q_2, \dots, Q_t$  中一个, 不妨设  $P_2 \mid Q_2$ , 得  $Q_2 = c_2 P_2$  ( $c_2 \in K^*$ ).

有限步后可得结论 (1). (可对不可约因子个数采用归纳法).  $\square$ .

定义 5.1.5: 设  $f_1, \dots, f_s \in K[x_1, \dots, x_n]$ , 令  $d \in K[x_1, \dots, x_n]$  称为  $f_1, \dots, f_s$  的一个最大公因子, 如果

(1)  $d \mid f_i$  ( $1 \leq i \leq s$ ). (2) 若  $h \mid f_i$  ( $1 \leq i \leq s$ ), 则  $h \mid d$ .

如果  $f_1, \dots, f_s$  的最大公因子是非零常数  $c \in K^*$  (通常可设  $c=1$ ).

则称  $f_1, \dots, f_s$  互素. 记为  $(f_1, \dots, f_s) = 1$ .

$\square$ .

显然, 如果  $K[x_1, \dots, x_n]$  中任意两个多项式存在最大公因子, 则  $K[x_1, \dots, x_n]$  中任意有限个多项式存在最大公因子。本节的主要定理是

定理 5.1.2:  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的每个正次数多项式均有唯一不可分解。  
□

~~只需~~ 仅证明  $n=1$  的情形。~~用~~  $n>1$  的情形可由归纳法得到, ~~但不~~ 但证明需要高斯引理及合式域概念。

定理 5.1.3: 设  $K$  是一个域,  $f(x), g(x) \in K[x]$ , 则存在  $d(x) \in K[x]$  满足条件: (1)  $d(x) | f(x), d(x) | g(x)$ .

(2) 存在  $u(x), v(x) \in K[x]$  使  $d(x) = u(x)f(x) + v(x)g(x)$ .

特别地, ~~且~~  $d(x)$  是  $f(x)$  和  $g(x)$  的一个最大公因子。

一 证明: 令  $I = \{ u(x)f(x) + v(x)g(x) \mid \forall u(x), v(x) \in K[x] \} \subset K[x]$ .

$d(x) \in I$  是  $I$  中次数最小的非零多项式。则  $d(x)$  整除  $I$  中的每一个多项式。事实上,  $\forall h(x) \in I$ , 由带余除法, 存在  $q(x), r(x) \in K[x]$  使得

$$h(x) = q(x)d(x) + r(x), \text{ 其中 } r(x) = 0 \text{ 或 } \deg r(x) < \deg d(x).$$

如果  $r(x) \neq 0$ , 则  $\deg(r(x)) < \deg d(x)$ . 但  $r(x) = h(x) - q(x)d(x) \in I$ .

与  $d(x)$  的选取矛盾。故  $r(x) = 0$  即  $d(x) | h(x), (\forall h(x) \in I)$ .

特别地,  $d(x) | f(x), d(x) | g(x)$ . 且  $d(x) = u(x)f(x) + v(x)g(x)$ .

~~若~~ 若  $d_1(x)$  是  $f(x), g(x)$  的公因子, 由  $d(x) = u(x)f(x) + v(x)g(x)$

显然可得  $d_1(x) | d(x)$ . 故  $d(x)$  是  $f(x)$  和  $g(x)$  的一个最大公因子。□

推论 5.1.1. 若  $f(x), g(x) \in K[x]$  互素, 则存在  $u(x), v(x) \in K[x]$

$$\text{使 } u(x)f(x) + v(x)g(x) = 1.$$

□

对于给定的  $f(x), g(x) \in K[x]$ , 带余除法  $f(x) = q(x)g(x) + r(x)$  中的  $q(x), r(x)$  是可计算的. 所以下面的算法告诉我们的定理 5.1.3 中的  $d(x)$  和  $u(x), v(x)$  都是可计算的 (计算机实现).

例 5.1.5 (辗转相除法求最大公因子). 设  $f(x), g(x) \in K[x]$  非零.

做带余除法  $f(x) = q_1(x)g(x) + r_1(x)$ . 若  $r_1(x) = 0$ , 则  $f(x), g(x)$  的最大公因子  $d(x) = g(x)$ . 若  $r_1(x) \neq 0$ , 做带余除法

$$f(x) = q_1(x)g(x) + r_1(x) \quad \deg r_1(x) < \deg g(x)$$

$$g(x) = q_2(x)r_1(x) + r_2(x) \quad \deg r_2(x) < \deg r_1(x)$$

...

$$r_{n-2}(x) = q_{n-1}(x)r_{n-1}(x) + r_n(x) \quad \deg r_n(x) < \deg r_{n-1}(x)$$

$$r_{n-1}(x) = q_{n+1}(x)r_n(x) \quad r_{n+1}(x) = 0$$

则  $d(x) = r_n(x)$  是  $f(x)$  和  $g(x)$  的一个最大公因子. 令  $u_1(x) = 1, v_1(x) = -q_1(x), u_2(x) = -q_2(x), v_2(x) = 1 + q_1(x)q_2(x), \dots, u_i(x) = u_{i-2}(x) - q_{i-1}(x)u_{i-1}(x) (i \geq 3).$

$$v_i(x) = v_{i-2}(x) - q_{i-1}(x)v_{i-1}(x) (i \geq 3). \quad \text{则 } r_i(x) = u_i(x)f(x) + v_i(x)g(x).$$

特别地,  $d(x) = r_n(x) = u_n(x)f(x) + v_n(x)g(x)$ .

证明: 从最后一个等式往前推可知:  $r_n(x) \mid r_{n-1}(x), r_{n-2}(x), \dots, r_2(x), r_1(x)$ .

从而  $r_n(x) \mid f(x), g(x)$ . 即  $r_n(x)$  是  $f(x), g(x)$  的公因子. 若  $h(x) \mid f(x), g(x)$ , 则  $h(x) \mid r_1(x), h(x) \mid r_2(x), \dots, h(x) \mid r_n(x)$ . 故  $r_n(x)$  是  $f(x), g(x)$  的最大公因子.  $r_i(x) = u_i(x)f(x) + v_i(x)g(x)$  可由第一个等式开始往后代入得到. □

上述算法亦称欧几里得算法, 它<sup>对</sup>将抽象代数中的欧几里得环也成立. 特别, 若  $f(x), g(x) \in K[x]$  互素, 上述算法可求得  $u(x), v(x) \in K[x]$  使  $u(x)f(x) + v(x)g(x) = 1$ .

## 习题 5-1

1. 设  $f(x_1, \dots, x_n), g(x_1, \dots, x_n), h(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  使
- $$f(x_1, \dots, x_n) = g(x_1, \dots, x_n) \cdot h(x_1, \dots, x_n)$$

证明:  $f$  是齐次多项式当且仅当  $g(x_1, \dots, x_n), h(x_1, \dots, x_n)$  是齐次多项式.

2. 设  $f(x_1, \dots, x_n), g(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ , 若  $f|g, g|f$ , 证明存在非零常数  $c \in K^*$  使  $f(x_1, \dots, x_n) = c g(x_1, \dots, x_n)$ .

3. 设  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  是齐次多项式. 证明:

(1) 若  $f$  在  $K[x_1, \dots, x_n]$  不可约, 则  $f_i = f(x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n)$  在  $K[x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n]$  中不可约对任意  $1 \leq i \leq n$  成立.

(2) 若  $x_i \nmid f(x_1, \dots, x_n)$  且  $f_i = f(x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n)$  不可约, 则  $f(x_1, \dots, x_n)$  在  $K[x_1, \dots, x_n]$  中不可约.

4. 用辗转相除法求多项式  $f(x) = x^5 + x^4 + x^3 + x^2 + x + 1$  与  $g(x) = x^6 + 3x^3 + 2x^2 + x + 1$  的最大公因子  $d(x)$ , 并求  $u(x), v(x)$  使得
- $$d(x) = u(x)f(x) + v(x)g(x)$$

5. 设  $p(x) \in K[x]$  是不可约多项式,  $f(x) \in K[x]$ . 证明: 若  $p(x) \nmid f(x)$ , 则  $(p(x), f(x)) = 1$ .

6. 对任意  $f(x), g(x) \in K[x]$ , 令  $(f(x), g(x))$  表示  $f(x), g(x)$  的一个最大公因子. 两个多项式  $f(x), g(x)$  称为相伴 (记为  $f(x) \sim g(x)$ ) 如果存在  $c \in K^*$  使得  $f(x) = c g(x)$ . 试证明:

$$(1) (f(x), 0) \sim f(x), (f(x), g(x)) \sim f(x) \Leftrightarrow f(x) | g(x)$$

$$(2) (R_1 f(x), R_2 g(x)) \sim R(x) \cdot (f(x), g(x)).$$

$$(3) [(f(x), g(x)), h(x)] \sim (f(x), (g(x), h(x))).$$

7. 设  $f_1(x), \dots, f_s(x) \in K[x]$ ,  $d(x)$  是它们的最大公因子.

证明存在  $u_1(x), \dots, u_s(x) \in K[x]$  使得

$$d(x) = u_1(x)f_1(x) + \dots + u_s(x)f_s(x).$$

特别地, 若  $f_1(x), \dots, f_s(x)$  互素, 则存在  $u_1(x), \dots, u_s(x) \in K[x]$

$$\text{使 } u_1(x)f_1(x) + \dots + u_s(x)f_s(x) = 1.$$

8. 设  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ . 证明:  $f(x_1, \dots, x_n)$  是  $d$  次齐次多项式的充分必要条件是  $f(x_1, \dots, x_n)$  满足:

$$f(tx_1, \dots, tx_n) = t^d f(x_1, \dots, x_n)$$

其中  $t$  是一个新的独立变元.

9. 对下列多项式对  $f(x), g(x)$ , 求  $u(x), v(x)$  使得  $f(x) = g(x)u(x) + v(x)$ .

(1)  $f(x) = 2x^4 - 3x^2 + 4x^2 - 5x + 6$ ,  $g(x) = x^2 - 3x + 1$

(2)  $f(x) = x^3 - 3x^2 - x - 1$ ,  $g(x) = 3x^2 - 2x + 1$ .

10. 设  $d(x)$  是  $f(x), g(x) \in K[x]$  的最大公因子. 证明: 若  $f(x) = d(x)q(x) + r(x)$ , 且  $\deg r(x) < \deg d(x)$ , 则  $r(x) = 0$ .

(1) 存在  $u(x), v(x) \in K[x]$  满足  $\deg u(x) < \deg g(x) - \deg d(x)$ ,

$$\deg v(x) < \deg f(x) - \deg d(x) \text{ 使得 } d(x) = u(x)f(x) + v(x)g(x).$$

(2) 上述多项式  $u(x), v(x)$  是唯一的.

(提示: 存在  $w(x), z(x) \in K[x]$  使  $d(x) = f(x)w(x) + g(x)z(x)$ , 令  $u(x) = w(x) + g(x)z(x)/d(x)$  的全项, 则  $u(x) \neq 0$ ).

## §5.2 多项式函数.

(10)

设  $K$  是一个域,  $R \supset K$  是一个包含  $K$  作为子环的环.  $R$  不必是交换环但我们的总是假设

$$a \cdot u = u \cdot a, \quad \forall a \in K, u \in R.$$

若  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0 \in K[x]$  是一个多项式, 对任意  $u \in R$ , 令  $f(u)$  表示

$$a_n \cdot u^n + a_{n-1} \cdot u^{n-1} + \dots + a_1 \cdot u + a_0 \in R.$$

则多项式  $f(x)$  定义了一个函数  $f_R: R \rightarrow R$ ,  $u \mapsto f(u)$ . 称为由  $f(x)$  诱导的  $R$  上多项式函数. 令

$$R_{\text{pol}} = \{ f_R: R \rightarrow R \mid f(x) \in K[x] \}$$

表示由  $K[x]$  中所有多项式诱导的  $R$  上多项式函数集合. 在

$R_{\text{pol}}$  上可定义函数的加法和乘法:  $\forall f_R, g_R \in R_{\text{pol}}$ .

$$f_R + g_R: R \rightarrow R, \quad u \mapsto f(u) + g(u).$$

$$f_R \cdot g_R: R \rightarrow R, \quad u \mapsto f(u) \cdot g(u).$$

则  $R_{\text{pol}}$  关于上述运算是个交换环.

引理 5.2.1: 映射  $K[x] \rightarrow R_{\text{pol}}, f(x) \mapsto f_R$ , 满足

$$f(x) + g(x) \mapsto f_R + g_R, \quad f(x)g(x) \mapsto f_R \cdot g_R.$$

(这样的映射称为环同态). 当  $K$  是无限域时, 映射

$$K[x] \rightarrow R_{\text{pol}}, \quad f(x) \mapsto f_R.$$

对任意  $R$  (满足  $au = u \cdot a, \forall a \in K, u \in R$ ) 是双射.

证明: 由定义, 映射  $K[X] \rightarrow R_{pol}, f(x) \mapsto f_R$ , 是-个  
 映射. 利用条件:  $a \cdot u = u \cdot a, (\forall a \in K, u \in R)$  可直接验证

证:  $f(x) + g(x) \mapsto f_R + g_R, f(x) \cdot g(x) \mapsto f_R \cdot g_R$ .

(注意: 若存在  $a \in K, u \in R$  使得  $a \cdot u \neq u \cdot a$ , 则  $f(x) = ax, g(x) = a$  (零次多项式). 则  $f(x) \cdot g(x) = x \cdot a = ax$ . 但

$$(f \cdot g)_R(u) = a \cdot u \neq f_R \cdot g_R(u) = f_R(u) \cdot g_R(u) = u \cdot a.$$

下面证明, 映射  $K[X] \rightarrow R_{pol}, f(x) \mapsto f_R$ , 当  $K$  是无限域时, 是单射. 设  $f(x), g(x) \in K[X]$  满足:  $f_R = g_R$ .

则  $f(u) = g(u) (\forall u \in R)$ . 特别,  $f(u) = g(u) (\forall u \in K)$ .

令  $h(x) = f(x) - g(x)$ , 则  $h(u) = 0 (\forall u \in K)$ . 因此,  $h(x)$

在  $K$  中有无穷多个根. 从而  $h(x)$  必为零多项式. 故

$$f(x) = g(x) \quad \square.$$

因此, 当  $K$  是无限域时,  $K[X]$  中的多项式均可看成  $K$  上的函数  $K \rightarrow K, u \mapsto f(u)$ . 且  $f(x) = g(x)$  当且仅当它们作为  $K$  上的函数相等! 但当  $K$  是有限域时, 这样的结论不成立!

例 5.2.1. (费马小定理). 设  $p$  是一个素数.  $\mathbb{F}_p = \{0, 1, \dots, p-1\}$  是模  $p$  剩余类域.  $f(x) = x^p - x \in \mathbb{F}_p[x]$ , 则

$$f(u) = 0, \quad \forall u \in \mathbb{F}_p.$$

证明:  $\forall u \in \mathbb{F}_p$ , 不妨设  $u \neq 0$ , 则

$$\{ \bar{1} \cdot u, \bar{2} \cdot u, \dots, \overline{p-1} \cdot u \} = \{ \bar{1}, \bar{2}, \dots, \overline{p-1} \}.$$

从而  $(\bar{1} \cdot u) \cdot (\bar{2} \cdot u) \cdots (\overline{p-1} \cdot u) = \bar{1} \cdot \bar{2} \cdots \overline{p-1}$ . 由此  
可得  $(\bar{1} \cdot \bar{2} \cdots \overline{p-1}) \cdot u^{p-1} = \bar{1} \cdot \bar{2} \cdots \overline{p-1}$ . 故  $u^{p-1} = \bar{1}$   
即  $u^p = u$ . 所以  $f(u) = 0 \ (\forall u \in \mathbb{F}_p)$  □.

引理 5.2.1 的另一个重要应用是  $R = \mathcal{L}(V)$ , 其中  $V$  是一个  $n$  维  $K$ -向量空间,  $\mathcal{L}(V) = \{ A: V \rightarrow V \}$  是  $V$  上所有线性算子 (即  $A: V \rightarrow V$  是线性映射) 的集合, 它在运算  
 $A+B: V \rightarrow V, \alpha \mapsto A\alpha + B\alpha, (A\alpha := A(\alpha))$   
 $A \cdot B: V \rightarrow V, \alpha \mapsto A(B\alpha)$ .

下是环. 事实上,  $\forall \lambda \in K, A \in \mathcal{L}(V)$ , 还可定义“数乘”:  
 $\lambda A: V \rightarrow V, \alpha \mapsto \lambda A\alpha$ .

使得  $\mathcal{L}(V)$  同时是一个  $K$ -向量空间. 且  $A \cdot (\lambda B) = (\lambda A) \cdot B = \lambda(A \cdot B)$ .  
此时  $\mathcal{L}(V)$  是一个  $K$ -代数.

对任意  $a \in K$ , 映射  $V \rightarrow V, \alpha \mapsto a\alpha$ , 是一个线性算子 (称为数乘算子). 显然,  $\forall a, b \in K$ ,  $a = b$  的充要条件是它们的定义的数乘算子相等. 容易证, 若  $a \in K, A \in \mathcal{L}(V)$ , 则数乘  $aA$  与算子乘法  $a \cdot A$  相等. 所以我们的通常将  $K$  的元素  $a \in K$  与它诱导的算子  $V \rightarrow V, \alpha \mapsto a\alpha$ , 等同, 从而  $K \subset \mathcal{L}(V)$  是  $\mathcal{L}(V)$  的子环.



且  $a \cdot A = A \cdot a$  ( $\forall a \in K, A \in \mathcal{L}(V)$ ). 若

$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0 \in K[x]$ ,  
 $A \in \mathcal{L}(V)$ . 定义  $f(A) = a_n A^n + a_{n-1} A^{n-1} + \dots + a_1 A + a_0 \in \mathcal{L}(V)$ ,  
 $\alpha \mapsto f(A)\alpha := a_n A^n \alpha + a_{n-1} A^{n-1} \alpha + \dots + a_1 A \alpha + a_0 \alpha \in V$ .

推论 5.2.1,  $\forall f(x), g(x) \in K[x]$ , 有  $(f+g)_{\mathcal{L}(V)} = f_{\mathcal{L}(V)} + g_{\mathcal{L}(V)}$   
 $(f \cdot g)_{\mathcal{L}(V)} = f_{\mathcal{L}(V)} \cdot g_{\mathcal{L}(V)}$ . ~~即:  $f(x)+g(x)=h_1(x)$~~  即: 若  $f(x)+g(x)=h_1(x)$   
 $f(x) \cdot g(x)=h_2(x)$ , 则  $\forall A \in \mathcal{L}(V)$ , 有  
 $h_1(A) = f(A) + g(A)$ ,  
 $h_2(A) = f(A) \cdot g(A)$ .  $\square$ .

定义 5.2.1 [取值映射]. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 则映射

$$K[x] \rightarrow \mathcal{L}(V), f(x) \mapsto f(A),$$

称为  $A$  在  $\mathcal{L}(V)$  的取值映射. 取值映射的像记为  ~~$K[A]$~~   $K[A] := \{ f(A) \mid \forall f(x) \in K[x] \}$ .  $\square$ .

推论 5.2.2.  $\forall A \in \mathcal{L}(V)$ , 则取值映射

$$K[x] \rightarrow \mathcal{L}(V), f(x) \mapsto f(A),$$

是一个环同态, 即:  $f(x)+g(x) \mapsto f(A)+g(A)$ ,  $f(x) \cdot g(x) \mapsto f(A) \cdot g(A)$   
且它的像  $K[A] \subset \mathcal{L}(V)$  是  $\mathcal{L}(V)$  的子环.  $\square$ .

显然,  $K[A] \subset \mathcal{L}(V)$  同时也是  $\mathcal{L}(V)$  的一个子空间,  $\mathcal{L}(V)$  称为交换子代数.

若  $K \subset \mathbb{C}$  是复数域  $\mathbb{C}$  的子域, 由代数基本定理可知  $K[x]$  中的每个非常数多项式  $f(x) \in K[x]$ . (即:  $\deg f(x) > 0$ ) 在  $\mathbb{C}$  均有一个根. 对于任意域  $K$  (比如, 有限域  $\mathbb{F}_2$ ), 我们将不予证明地应用下述定理.

定理 5.2.1 (代数闭包的存在性). 设  $K$  是一个域, 则存在一个域  $\bar{K}$  使得  $K \subset \bar{K}$  是子域, 且满足.

(1) 若  $f(x) \in \bar{K}[x]$  是次数非零的多项式, 则存在  $\alpha \in \bar{K}$  使  $f(\alpha) = 0$ .

(2) 对任意  $\alpha \in \bar{K}$ , 存在 非常  $f(x) \in K[x]$  使  $f(\alpha) = 0$ .

上述域  $\bar{K}$  称为  $K$  的代数闭包.

□

例 5.2.2: 设  $\mathbb{F}_2$  是二元域, 则  $\mathbb{F}_2$  的代数闭包  $\bar{\mathbb{F}}_2$  必为无限域.

证明: 由定义,  $\bar{\mathbb{F}}_2[x]$  中的不可约多项式必为一次多项式.

若所以, 若  $|\bar{\mathbb{F}}_2| < +\infty$  (即  $\bar{\mathbb{F}}_2$  是有限域), 则  $\bar{\mathbb{F}}_2[x]$  中只有有限个不可约多项式. 故我们只需证明: ~~对任意域  $K$ ,  $K[x]$  中有无限多个不可约多项式~~

对任意域  $K$ ,  $K[x]$  中有无限多个不可约多项式 (若  $K$  是无限域, 这是显然的, 因为  $x-a$  ( $a \in K$ ) 都是不可约多项式). 否则, 设  $p_1(x), \dots, p_s(x)$  是  $K[x]$  中的全部不可约多项式, 则  $f(x) = p_1(x) \cdots p_s(x) + 1 \in K[x]$  必为  $K[x]$  中的不可约多项式且  $f(x) \neq p_1(x), \dots, p_s(x)$ , 矛盾. □

定理 5.2.2. 设  $K$  是一个域,  $f(x) \in K[x]$  是首项系数为 1 的多项式.

若  $\deg f(x) = n > 0$ , 则存在  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \bar{K}$  ( $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  可以有相同元) 使得  $f(x) = (x - \alpha_1) \cdots (x - \alpha_n)$ . 特别,  $f(x)$  在  $\bar{K}$  中最多有  $n$  个根.

证明: 将  $K[x]$  中的所有多项式均看成  $\bar{K}[x]$  中的多项式。对  $\deg f(x)$  作归纳法, 证明若  $f(x) \in \bar{K}[x]$  是  $n$  次首项系数为 1 的多项式  
 则  $f(x) = (x-d_1)\dots(x-d_n)$ ,  $d_i \in \bar{K}$ 。  $n=1$  时显然, 若  $\deg f(x) = n > 1$ ,  
 由  $\bar{K}$  的定义, 存在  $d_1 \in \bar{K}$  使  $f(d_1) = 0$ 。对  $f(x)$ ,  $x-d_1$  在  $\bar{K}[x]$  中用  
 带余除法, 可得  $f_1(x) \in \bar{K}[x]$  使  $f(x) = (x-d_1)f_1(x)$ 。且  $\deg f_1(x) = n-1$   
 由归纳假设, 存在  $d_2, \dots, d_n \in \bar{K}$  使  $f_1(x) = (x-d_2)\dots(x-d_n)$ 。故命题  
 得证。 □

对任意多项式  $f(x) \in K[x]$  ( $K$  可以是有限域), 令

$$f_K: \bar{K} \rightarrow \bar{K}, \quad u \mapsto f(u),$$

表示由多项式  $f(x)$  诱导的函数。 则  $f_K$  有。

~~推论~~

推论 5.2.3: 设  $K_{pol} = \{ f_K: \bar{K} \rightarrow \bar{K} \mid f(x) \in K[x] \}$  表示由  
 $K[x]$  中多项式诱导的  $\bar{K}$  上的多项式函数环。 则/映射

$$K[x] \rightarrow K_{pol}, \quad f(x) \mapsto f_K$$

是一个环同构 (即:  $\mathbb{Q}$  忠实映射且保持运算相容)。

证明: 由引理 5.2.1 已知, 映射  $K[x] \rightarrow K_{pol}$  是满射且

$$f(x) + g(x) \mapsto f_K + g_K, \quad f(x)g(x) \mapsto f_K \cdot g_K.$$

故只需证明: 若  $f(x) \in K[x]$  是非零多项式, 则函数  $f_K: \bar{K} \rightarrow \bar{K}$  非零。  
 它由引理 5.2.2 可证。 □

对任意  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ , 可定义多项式函数

$$f_K: \bar{K}^n \rightarrow \bar{K}, \quad (d_1, \dots, d_n) \mapsto f(d_1, \dots, d_n).$$

不过证明 (对  $n$  使用归纳法):  $f(x_1, \dots, x_n) = g(x_1, \dots, x_{n-1})$  当且仅当  
 $f_K = g_K$ 。

定义 5.2.2 (初等对称多项式) 对不定元  $x_1, \dots, x_n$ , 下述  $n$  个

对称多项式

$$S_k(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_k}, \quad (1 \leq k \leq n)$$

称为  $n$  个初等对称多项式. □

定理 5.2.3 (韦达公式). 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \bar{K}$  是

$$f(x) = x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_k x^{n-k} + \dots + a_{n-1} x + a_n \in K[x]$$

的根. 则  $a_1 = -s_1(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = -(\alpha_1 + \dots + \alpha_n), \dots$

$$a_k = (-1)^k s_k(\alpha_1, \dots, \alpha_n), \dots, a_n = (-1)^n \alpha_1 \dots \alpha_n.$$

证明: 由定理 5.2.2, 在  $\bar{K}[x]$  中, 有多项式等式

$$f(x) = (x - \alpha_1) \cdot (x - \alpha_2) \cdot \dots \cdot (x - \alpha_n)$$

展开比较系数可得  $a_k = (-1)^k s_k(\alpha_1, \dots, \alpha_n), (1 \leq k \leq n).$  □

### 习题 5.2

1. 设  $p > 2$  是一个素数, 证明:  $s_k(1, 2, \dots, p-1) \equiv 0 \pmod{p}, 1 \leq k \leq p-2$  和  $(p-1)! + 1 \equiv 0 \pmod{p}$ . (提示: 对  $f(x) = x^{p-1} - 1 \in \mathbb{F}_p[x]$  利用韦达公式和费马小定理).

2. 利用上题证明威尔逊定理:  $p > 2$  是一个素数的充要条件是  $(p-1)! + 1 \equiv 0 \pmod{p}$ .

(提示: 若  $p = p_1 p_2, p_1 > 1, p_2 > 1$ , 则  $p_1$  整除  $(p-1)!$  从而  $(p-1)! + 1 \equiv 1 \pmod{p_1}$ ).

3. 若  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  是非零多项式,  $K$  是无限域, 证明存在  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in K$  使  $f(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \neq 0$ .

4. 设  $f(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}_p[x_1, \dots, x_n]$  若  $f(x_1, \dots, x_n)$  关于每个  $x_i$  的次数 ~~都~~ 均小于  $p$  (即  $\deg_{x_i}(f) < p$ )。 ~~则~~ 则存在  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{F}_p$  使  $f(a_1, \dots, a_n) \neq 0$ 。

5. 证明: 每个  $n$ -元式  $f(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}_p[x_1, \dots, x_n]$  均可表示为

$$f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n g_i(x_1, \dots, x_n) (x_i^p - x_i) + f^*(x_1, \dots, x_n)$$

其中  $f^*(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}_p[x_1, \dots, x_n]$  或者是零多项式或者是满足:

$$\deg_{x_i}(f^*) < p \quad (1 \leq i \leq n), \quad \deg f^*(x_1, \dots, x_n) \leq \deg f(x_1, \dots, x_n).$$

6. 设  $f(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}_p[x_1, \dots, x_n]$ . 证明:  $f_{\mathbb{F}_p}: \mathbb{F}_p^n \rightarrow \mathbb{F}_p, (a_1, \dots, a_n) \mapsto f(a_1, \dots, a_n)$  是空函数的充必要条件是存在  $g_i(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}_p[x_1, \dots, x_n]$  使

$$f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n g_i(x_1, \dots, x_n) (x_i^p - x_i).$$

7. 若  $f(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}_p[x_1, \dots, x_n]$  满足条件: (1)  $\deg_{x_i}(f) < p \quad (1 \leq i \leq n)$   
 (2)  $f(0, \dots, 0) = 1$ , 且  $f(a_1, \dots, a_n) = 0$  对所有非零  $(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{F}_p^n$  成立.

证明:  $f(x_1, \dots, x_n) = (1 - x_1^{p-1}) \cdots (1 - x_n^{p-1})$ .

(提示: 利用了小定理和上述习题 6).

8. 设  $f(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}_p[x_1, \dots, x_n]$   $m$ -次齐次多项式. 若  $0 < m < n$ , 证明存在不全为零的  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{F}_p$  使

$$f(a_1, \dots, a_n) = 0$$

(提示: 反设若, 若  $f(a_1, \dots, a_n) \neq 0, \forall$  非零  $(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{F}_p^n$ , 令

$$g(x_1, \dots, x_n) = 1 - f(x_1, \dots, x_n)^{p-1}.$$

$g^*(x_1, \dots, x_n)$  是习题 5 中由  $g(x_1, \dots, x_n)$  所确定的多项式. 利用习题 7 可证  $g^*(x_1, \dots, x_n) = (1 - x_1^{p-1}) \cdots (1 - x_n^{p-1})$ . 从而

$$\deg(g) = (p-1) \deg(f) = m(p-1) < n(p-1) = \deg(g^*)$$

与习题 5 中的要求  $\deg(g^*) \leq \deg(g)$  矛盾).

### §5.3. 对称多项式

在第一章 (定义 1.4.5) 我们定义了 对称函数 和 反对称函数.  
而多项式  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  可由 多项式函数 (它诱导的)

$$f_K: \bar{K}^n = \bar{K} \times \dots \times \bar{K} \rightarrow \bar{K}, (a_1, \dots, a_n) \mapsto f(a_1, \dots, a_n)$$

唯一确定。如果  $f_K$  是 对称函数 (或 反对称函数), 则称  $f(x_1, \dots, x_n)$  是 对称多项式 (或 反对称多项式)。它们的等价定义如下。

定义 5.3.1.  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  称为 对称多项式, 如果

$$f(x_{\pi(1)}, \dots, x_{\pi(n)}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n), \forall \pi \in S_n$$

$f(x_1, \dots, x_n)$  称为 反对称多项式, 如果

$$f(x_{\pi(1)}, \dots, x_{\pi(n)}) = \varepsilon_{\pi} f(x_1, \dots, x_n), \forall \pi \in S_n$$

□

例 5.3.1: 上节中定义的 初等对称多项式

$$s_R(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_R \leq n} x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_R}, \quad (R=1, 2, \dots, n)$$

是 对称多项式.

□

例 5.3.2:  $\Delta(x_1, \dots, x_n) = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$  是 反对称多项式

即  $\Delta(x_1, \dots, x_n)^2$  是 对称多项式.

□

例 5.3.3,  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2 + x_3^3 \in K[x_1, x_2, x_3]$  不是 对称多项式. 但  $f(s_1, s_2, s_3) = s_1^2 + s_2 + s_3^3 = (x_1 + x_2 + x_3)^2 + (x_1 x_2 + x_2 x_3 + x_1 x_3) + (x_1 x_2 x_3)^2 \in K[x_1, x_2, x_3]$  是 对称多项式.

□

事实上, 对任意多项式  $g(y_1, y_2, \dots, y_n) \in K[y_1, \dots, y_n]$ , 将  $y_1, \dots, y_n$  以  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的  $n$  个初等对称多项式

$$s_k = s_k(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_k} \quad (1 \leq k \leq n)$$

代入可得  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的对称多项式

$$f(x_1, \dots, x_n) = g(s_1, s_2, \dots, s_n) \in K[x_1, \dots, x_n].$$

本节的主要定理是:  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的 所有对称多项式 皆可如此得到!

定理 5.3.1 (对称多项式基本定理)

设  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  是对称多项式.

则存在 唯一 的  $g(y_1, \dots, y_n) \in K[y_1, \dots, y_n]$  使得

$$f(x_1, \dots, x_n) = g(s_1, \dots, s_n) \in K[x_1, \dots, x_n].$$

并且  $g$  的系数是  $f$  系数的整系数线性组合. □

设  $f = f(x_1, \dots, x_n) = f_0 + f_1 + \dots + f_m$ ,  $f_m \neq 0$ , 其中  $f_i = f_i(x_1, \dots, x_n)$  是  $i$  次齐次多项式. ~~对任意~~ 对任意  $\pi \in S_n$ , 令

$$f^\pi(x_1, \dots, x_n) := f(x_{\pi(1)}, \dots, x_{\pi(n)}) \in K[x_1, \dots, x_n].$$

则  $f^\pi = f_0^\pi + f_1^\pi + \dots + f_m^\pi$ , 其中  $f_i^\pi = f_i^\pi(x_1, \dots, x_n) := f_i(x_{\pi(1)}, \dots, x_{\pi(n)})$ .

~~因此~~ 因此  $f^\pi = f \Leftrightarrow f_i = f_i^\pi \quad (i=0, 1, \dots, m)$ . 即  $f$  是对称多项式当且仅当它的每个齐次部分是对称多项式. 所以只需对  $f(x_1, \dots, x_n)$  是齐次多项式的情形证明上述定理.

我们将采用“消去首项法”证明该定理. 但 齐次多项式  $f(x_1, \dots, x_n)$  中的每个单项式次数相同, 所以线性的不能按单

项式的次数排序 ( $n=1$  时例外). 下面我们在所有  $m$  次单项式中引入“字典排序”.

定义 5.3.2 (字典排序). 设  $u = a x_1^{i_1} x_2^{i_2} \cdots x_n^{i_n}$ ,  $v = b x_1^{j_1} x_2^{j_2} \cdots x_n^{j_n}$  是两个  $m$  次单项式. 如果  $(i_1 - j_1, i_2 - j_2, \dots, i_n - j_n) = (0, \dots, 0, t, \dots)$  其中  $t > 0$ , 则称  $u$  位于  $v$  之前 (记为  $u > v$ , 或  $(i_1, \dots, i_n) > (j_1, \dots, j_n)$ ). 对任意  $m$  次齐次多项式  $f = f(x_1, \dots, x_n)$ , 令  $FT(f)$  表示  $f$  中 (按上述方式) 排在最前面的单项式, 称为  $f(x_1, \dots, x_n)$  的首项.  $\square$

引理 5.3.1. 若  $h(x_1, \dots, x_n) = h_1(x_1, \dots, x_n) \cdots h_r(x_1, \dots, x_n)$ . 则

$$FT(h) = FT(h_1) \cdots FT(h_r).$$

证明: 只需证明, 若  $h = h_1 \cdot h_2$  是齐次多项式, ~~则有  $FT(h) = FT(h_1) FT(h_2)$~~

则  $FT(h) = FT(h_1) FT(h_2)$ . 这可由下述 ~~结论~~ 推出.

若  $(i_1, i_2, \dots, i_n) > (k_1, k_2, \dots, k_n)$ , 则对任意  $(j_1, \dots, j_n)$  有

$$(i_1, i_2, \dots, i_n) + (j_1, j_2, \dots, j_n) > (k_1, k_2, \dots, k_n) + (j_1, j_2, \dots, j_n).$$

$\square$

引理 5.3.2. 设  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  是  $m$  次齐次对称多项式,  $FT(f) = a x_1^{i_1} x_2^{i_2} \cdots x_n^{i_n}$ . 则  $i_1 \geq i_2 \geq \cdots \geq i_n$ .

证明: (反证法). 若存在  $i_k < i_{k+1}$  ( $1 \leq k < n$ ), 置换  $x_k$  和  $x_{k+1}$  的位置, 可得单项式  $u = a x_1^{i_1} \cdots x_k^{i_{k+1}} x_{k+1}^{i_k} \cdots x_n^{i_n}$ . 因为  $f$  是对称多项式, 故  $u$  也是  $f$  中的一个单项式. 但  $u > FT(f)$  与  $FT(f)$  是首项矛盾.  $\square$

定理 5.3.1 的证明: 无妨设  $f = f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  是  $m$  次齐次对称多项式,  $FT(f) = a x_1^{i_1} x_2^{i_2} \cdots x_n^{i_n}$ ,  $i_1 \geq i_2 \geq \cdots \geq i_n$ .



$$\text{令 } f_{(1)} = f_{(0)}(x_1, x_2, \dots, x_n) := f(x_1, x_2, \dots, x_n) - a s_1^{i_1-i_2} s_2^{i_2-i_3} \dots s_n^{i_n}$$

$$\begin{aligned} \text{由引理 5.3.1, } FT(a s_1^{i_1-i_2} s_2^{i_2-i_3} \dots s_n^{i_n}) &= a FT(s_1)^{i_1-i_2} \cdot FT(s_2)^{i_2-i_3} \dots FT(s_n)^{i_n} \\ &= a x_1^{i_1-i_2} (x_1 x_2)^{i_2-i_3} \dots (x_1 x_2 \dots x_n)^{i_n} = a x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n} = FT(f). \end{aligned}$$

所以,  $FT(f) > FT(f_{(1)})$ . 且  $f_{(1)}$  仍是齐次多项式.

$$\text{令 } \bar{g}_{(1)}(y_1, \dots, y_n) = a y_1^{i_1-i_2} y_2^{i_2-i_3} \dots y_n^{i_n}, \quad (2)$$

$$f_{(1)}(x_1, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_n) - \bar{g}_{(1)}(s_1, s_2, \dots, s_n).$$

且  $f_{(1)}(x_1, \dots, x_n)$  的系数可如  $c - qa$  ( $q \in \mathbb{Z}$ ).  $c, a$  是  $f(x_1, \dots, x_n)$  的系数. 重复上述消去首项的过程, 可设存在  $g_{(0)}(y_1, \dots, y_n)$  使

$$f_{(1)}(x_1, \dots, x_n) = g_{(1)}(s_1, \dots, s_n)$$

其中  $g_{(1)}$  的系数是  $f_{(1)}$  系数的整线性组合. 令

$$g(y_1, \dots, y_n) = g_{(0)}(y_1, \dots, y_n) + g_{(1)}(y_1, \dots, y_n)$$

即得  $f(x_1, \dots, x_n) = g(s_1, \dots, s_n)$ . 下面证明这样的  $g(y_1, \dots, y_n)$  是唯一的.

若  $g_1(y_1, \dots, y_n), g_2(y_1, \dots, y_n) \in K[y_1, \dots, y_n]$  使

$$g_1(s_1, \dots, s_n) = f(x_1, \dots, x_n) = g_2(s_1, \dots, s_n).$$

$$\text{则 } g_1(y_1, \dots, y_n) = g_2(y_1, \dots, y_n) \quad \text{令 } g(y_1, \dots, y_n) = g_1(y_1, \dots, y_n) - g_2(y_1, \dots, y_n)$$

则  $g(s_1, \dots, s_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  是零多项式. 故只需证明: 若  $g(y_1, \dots, y_n)$

是  $K[y_1, \dots, y_n]$  中的非零多项式, 则  $g(s_1, \dots, s_n)$  是  $K[x_1, \dots, x_n]$  中的非零多项式. 事实上, 若  $a y_1^{k_1} y_2^{k_2} \dots y_n^{k_n}$  是  $g(y_1, \dots, y_n)$  的一个非零单项式, 则  $FT(a s_1^{k_1} s_2^{k_2} \dots s_n^{k_n}) = a x_1^{k_1+k_2+\dots+k_n} x_2^{k_2+k_3+\dots+k_n} \dots x_n^{k_n}$ .

所以, 若  $a y_1^{k_1} y_2^{k_2} \dots y_n^{k_n}, b y_1^{l_1} y_2^{l_2} \dots y_n^{l_n}$  是  $g(y_1, \dots, y_n)$  中的不同单项式 (即  $(k_1, \dots, k_n) \neq (l_1, \dots, l_n)$ ), 则  $FT(a y_1^{k_1} y_2^{k_2} \dots y_n^{k_n}) \neq FT(b y_1^{l_1} y_2^{l_2} \dots y_n^{l_n})$ . 故  $FT(g(y_1, \dots, y_n))$  是  $g(s_1, \dots, s_n)$  中的不同单项式. 故  $FT(g(y_1, \dots, y_n)) \neq 0$ .  $\square$

注记: 定理的一个推论是:  $K[s_1, s_2, \dots, s_n]$  与  $K[x_1, x_2, \dots, x_n]$

(22)

同构 (尽管  $K[s_1, s_2, \dots, s_n] \subset K[x_1, \dots, x_n]$  是真子集).

推论 5.3.1. 设  $z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C}$  是多项式

$$f(x) = x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n \in \mathbb{Z}[x]$$

的根. 则对任意对称多项式  $h(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{Z}[x_1, \dots, x_n]$  有

$$h(z_1, \dots, z_n) \in \mathbb{Z}.$$

证明. 由定理 5.3.1, 存在  $g(y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{Z}[y_1, \dots, y_n]$  使

$$h(x_1, \dots, x_n) = g(s_1, s_2, \dots, s_n).$$

由韦达公式,  $h(z_1, \dots, z_n) = g(s_1(z_1, \dots, z_n), \dots, s_n(z_1, \dots, z_n)) \in \mathbb{Z}.$

例 5.3.4:  $f(x) = x^5 - 1 \in \mathbb{Z}[x]$  在  $\mathbb{C}$  中有 5 个根. □

$$\varepsilon_k = \cos \frac{2k\pi}{5} + i \sin \frac{2k\pi}{5}, \quad 0 \leq k \leq 4,$$

由韦达公式  $1 + \varepsilon_1 + \varepsilon_2 + \varepsilon_3 + \varepsilon_4 = 0$  可得 (实部)  $2 \cos \frac{2\pi}{5} + 2 \cos \frac{4\pi}{5} + 1 = 0.$

令  $y = \cos \frac{2\pi}{5}$ , 则  $\cos \frac{4\pi}{5} = 2y^2 - 1$ . 从而  $4y^2 + 2y - 1 = 0$ . 解二次

方程可得  $\cos \frac{2\pi}{5} = \frac{\sqrt{5}-1}{4}$ ,  $\cos \frac{4\pi}{5} = \frac{\sqrt{5}+1}{4}$

例 5.3.5,  $P_2 = x_1^2 + \dots + x_n^2$  是对称多项式,  $FT(P_2) = x_1^2$ ,

$$f_{(1)} = P_2 - s_1^2 = -2(x_1 x_2 + x_1 x_3 + \dots + x_1 x_n + \dots + x_{n-1} x_n) = -2s_2.$$

故  $g(y_1, \dots, y_n) = y_1^2 - 2y_2$ ,  $P_2 = g(s_1, \dots, s_n) = s_1^2 - 2s_2$ . □

例 5.3.6 <sup>(n=3)</sup>  $P_3 = x_1^3 + x_2^3 + \dots + x_n^3$  是对称多项式,  $FT(P_3) = x_1^3$ , 令

$$f_{(1)} = P_3 - s_1^3 = -3x_1 x_2 x_3. \quad \text{故 } f_{(1)} = f_{(0)} + 3s_1 s_2$$

则  $FT(f_{(1)}) = 3x_1 x_2 x_3$ ,  $f_{(1)} - 3s_3 = 0$ . 故

$$P_3 = s_1^3 - 3s_1 s_2 + 3s_3. \quad \square$$

定理 5.3.2. (牛顿公式). 设  $P_R = P_R(x_1, \dots, x_n) = x_1^k + x_2^k + \dots + x_n^k$ .

则有如下的递推关系 (称为牛顿公式).

(1) 如果  $1 \leq k \leq n$ , 则有递推公式

$$(5.3.1) \quad P_R - P_{R-1} S_1 + \dots + (-1)^{k-1} P_1 S_{R-1} + (-1)^k R S_R = 0$$

(2) 如果  $k > n$ , 则有递推公式

$$(5.3.2) \quad P_R - P_{R-1} S_1 + \dots + (-1)^{n-1} P_{R-n+1} S_{n-1} + (-1)^n P_{R-n} S_n = 0.$$

证明: 在  $R := K[x_1, x_2, \dots, x_n]$  上引入新的不定元  $Y$ , 考虑多项式  $f(Y) = (Y-x_1)(Y-x_2)\dots(Y-x_n) \in R[Y]$ .

$$\text{则 } (Y-x_1)(Y-x_2)\dots(Y-x_n) = Y^n - s_1 Y^{n-1} + s_2 Y^{n-2} - \dots + (-1)^n s_n$$

其中  $s_k = s_k(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  是第  $k$  个初等对称多项式. 令  $Y = x_i$ , 可得恒等式

$$x_i^n - s_1 x_i^{n-1} + \dots + (-1)^{n-1} s_{n-1} x_i + (-1)^n s_n = 0 \quad (1 \leq i \leq n).$$

若  $k > n$ , 用  $x_i^{k-n}$  同乘上式两边得

$$x_i^k - s_1 x_i^{k-1} + \dots + (-1)^{n-1} s_{n-1} x_i^{k-n+1} + (-1)^n s_n x_i^{k-n} = 0$$

对  $i=1, 2, \dots, n$  求和即得 (5.3.2).

$$P_R - s_1 P_{R-1} + \dots + (-1)^{n-1} s_{n-1} P_{R-n+1} + (-1)^n s_n P_{R-n} = 0.$$

当  $k=n$  时, 上式与公式 (5.3.1) 重合 (注意:  $P_0 = x_1^0 + \dots + x_n^0 = n$ ).

为证公式 (5.3.1), 只需证明: 当  $k \leq n$  时,

$$f_{R,n}(x_1, \dots, x_n) := P_R - P_{R-1} S_1 + \dots + (-1)^{k-1} P_1 S_{R-1} + (-1)^k R S_R$$

是零多项式. 对  $r=n-k$  作归纳法, 已知  $r=0$  时  $f_{R,n} = 0$ .

设结论对  $r-1$  成立.  $\sqrt{\text{令 } x_n=0, \text{ 得}} \text{ 若 } r>0 \text{ (即 } n>k)$

$$\begin{aligned}
 f_{R,n}(x_1, \dots, x_{n-1}, 0) &= P_R(x_1, \dots, x_{n-1}, 0) - P_{R+1}(x_1, \dots, x_{n-1}, 0)S_1(x_1, \dots, x_{n-1}, 0) + \\
 &\dots + (-1)^{k-1} P_1(x_1, \dots, x_{n-1}, 0)S_{R-1}(x_1, \dots, x_{n-1}, 0) + (-1)^k R S_R(x_1, \dots, x_{n-1}, 0) \\
 &= P_R(x_1, \dots, x_{n-1}) - P_{R+1}(x_1, \dots, x_{n-1})S_1(x_1, \dots, x_{n-1}) + \dots + (-1)^{k-1} P_1(x_1, \dots, x_{n-1})S_{R-1}(x_1, \dots, x_{n-1}) \\
 &+ (-1)^k R S_R(x_1, \dots, x_{n-1}) = 0 \quad (\text{因为 } n-1-k = (n-k)-1 = r-1).
 \end{aligned}$$

故  $x_n \mid f_{R,n}(x_1, \dots, x_n)$ . 因为  $f_{R,n}(x_1, \dots, x_n)$  是对称多项式, 由  $x_n \mid f_{R,n}(x_1, \dots, x_n)$  可得  $x_i \mid f_{R,n}(x_1, \dots, x_n)$ . ( $1 \leq i \leq n$ ). 但  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是  $K[x_1, \dots, x_n]$  中互不相同的不可约多项式, 由于  $K[x_1, \dots, x_n]$  中每个多项式都有唯一不可约分解, 故  $S_n = x_1 x_2 \dots x_n$  整除  $f_{R,n}(x_1, \dots, x_n)$ . 即存在  $h(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$  使

$$f_{R,n}(x_1, \dots, x_n) = S_n(x_1, \dots, x_n) h(x_1, \dots, x_n).$$

① 若  $f_{R,n}$  是非零多项式, 则  $\deg f_{R,n} = k < n = \deg S_n$  与  $r > 0$  矛盾. □

例 5.3.7 多项式  $\Delta_n^2 = \prod_{i < j} (x_i - x_j)^2 \in K[x_1, \dots, x_n]$  是对称多项式.

由定理 5.3.1, 存在多项式  $\text{Dis}(y_1, y_2, \dots, y_n) \in K[y_1, \dots, y_n]$  使得

$$\Delta_n^2 = \prod_{i < j} (x_i - x_j)^2 = \text{Dis}(S_1, S_2, \dots, S_n).$$

$\Delta_n$  是下列矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{pmatrix}$$

的行列式. 由  $\Delta_n^2 = |A^t A|$  可得

$$\text{Dis}(S_1, S_2, \dots, S_n) = \begin{vmatrix} n & P_1 & P_2 & \dots & P_{n-1} \\ P_1 & P_2 & P_3 & \dots & P_n \\ P_2 & P_3 & P_4 & \dots & P_{n+1} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ P_{n+1} & P_{n+2} & P_{n+3} & \dots & P_{2n-1} \end{vmatrix}, \quad P_k = x_1^k + \dots + x_n^k. \quad \square$$

定义 5.3.3 (方程的判别式). 设

$$f = f(x) = x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n \in K[x].$$

$D(f) := \text{Dis}(-a_1, a_2, \dots, (-1)^k a_k, \dots, (-1)^n a_n)$  (即在多项式  $D(x_1, \dots, x_n)$  中令  $y_k = (-1)^k a_k$ ) 称为方程  $f = x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n = 0$  的判别式.

推论 5.3.2: 方程  $x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n = 0$  有重根当且仅当  $D(f) = 0$ .

证明: 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \bar{K}$  是  $x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n = 0$  的根.

由韦达公式得  $S_k(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (-1)^k a_k$ . ( $1 \leq k \leq n$ ).

$$\text{所以 } \Delta_n^2(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = \prod_{i < j} (\alpha_j - \alpha_i)^2 = \text{Dis}(-a_1, a_2, \dots, (-1)^k a_k, \dots, (-1)^n a_n) = 0$$

当且仅当  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  中有两个根相等.

习题 5.3

1. 计算方程  $f(x) = x^2 + bx + c = 0$  的判别式  $D(f)$ .
2. 计算方程  $f(x) = x^3 + ax + b = 0$  的判别式  $D(f)$ .
3. 设  $p > 2$  是素数, 利用牛顿公式证明

$$\sum_{i=1}^{p-1} i^m = \begin{cases} -1 \pmod{p}, & \text{若 } (p-1) \mid m \\ 0 \pmod{p}, & \text{若 } (p-1) \nmid m. \end{cases}$$

4. 将  $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 x_2 + x_1 x_2^2 + x_1^2 x_3 + x_1 x_3^2 + x_2^2 x_3 + x_2 x_3^2 \in K[x_1, x_2, x_3]$  表示成初等对称多项式  $s_1, s_2, s_3$  的多项式.
5. 若  $f(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{Q}[x_1, \dots, x_n]$  反对称多项式. 证明存在对称多项式  $g(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{Q}[x_1, \dots, x_n]$  使  $f(x_1, \dots, x_n) = g(x_1, \dots, x_n) \prod_{i < j} (x_j - x_i)$ .

6. 利用牛顿公式和克莱姆法则证明下述公式.

$$P_k = \begin{vmatrix} S_1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 2S_2 & S_1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 3S_3 & S_2 & S_1 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (k-1)S_{k-1} & S_{k-2} & S_{k-3} & S_{k-4} & \dots & 1 \\ kS_k & S_{k-1} & S_{k-2} & S_{k-3} & \dots & S_1 \end{vmatrix}$$

$$S_k = \frac{1}{k!} \begin{vmatrix} P_1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ P_2 & P_1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ P_3 & P_2 & P_1 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ P_{k-1} & P_{k-2} & P_{k-3} & P_{k-4} & \dots & 1 \\ P_k & P_{k-1} & P_{k-2} & P_{k-3} & \dots & P_1 \end{vmatrix}$$

其中  $P_k = x_1^k + \dots + x_n^k$ ,  $S_k = S_k(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_k}$ .

## §5.4. 两个多项式的结式.

(27)

若  $K \subset \mathbb{C}$  是一个子域,  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ , 无论是实际应用还是数学本身都需要研究由  $f$  定义的超曲面

$$V(f) = \{(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in \mathbb{C}^n \mid f(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = 0\} \subset \mathbb{C}^n.$$

对任意域  $K$ , 及  $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ , 我们亦称

$$V(f) = \{(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in K^n \mid f(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = 0\} \subset K^n$$

是空间  $K^n$  中的一个超曲面. 所以, 自然的问题是:

对于给定的  $f(x_1, \dots, x_n), g(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$ , 两个超曲面是否相交? 或者可问: 如何判断  $f, g$  是否有次数大于 0 的公因子? 一个自然的想法是: 通过方程组

$$\begin{cases} f(x_1, \dots, x_n) = 0 \\ g(x_1, \dots, x_n) = 0 \end{cases}$$

消元, 将问题归结于  $n-1$  个变量的问题. 令  $R = K[x_1, \dots, x_{n-1}]$ ,  $x_n = x$ , 将上述多项式写成

$$(5.4.1) \quad \begin{cases} f(x) = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n \\ g(x) = b_0 x^m + b_1 x^{m-1} + \dots + b_{m-1} x + b_m. \end{cases}$$

$a_i, b_i \in R$ ,  $n > 0, m > 0$ . 下面的讨论中, 系数  $a_i, b_i$  可以看成  $x_1, \dots, x_{n-1}$  的函数, 或者看成这些函数在  $(x_1, \dots, x_{n-1}) = (t_1, \dots, t_{n-1})$  的取值  $a_i(t_1, \dots, t_{n-1}), b_i(t_1, \dots, t_{n-1}) \in F$  (其中  $F$  是  $R$  的域  $F$  中的一般元素). 将  $a_i, b_i$  看成在某个域中的变量, 且不排除  $a_0 = 0$  或  $b_0 = 0$  的情形. 所以下面定义中的结式  $\text{Res}(f, g)$  可以看成关于  $a_0, \dots, a_n, b_0, \dots, b_m$  的多项式, 或者看成关于  $a_0, \dots, a_n, b_0, \dots, b_m$  的多项式函数.





下面证明:  $\text{Res}(f, g) = 0 \Leftrightarrow$  条件 (5.4.2) 成立.

令  $f_1 = c_0 x^{n-1} + c_1 x^{n-2} + \dots + c_{n-1}$ ,  $g_1 = d_0 x^{m-1} + d_1 x^{m-2} + \dots + d_{m-1}$   
 其中  $c_0, c_1, \dots, c_{n-1}, d_0, d_1, \dots, d_{m-1}$  是  $F$  中特定的元 ( $c_0, d_0$  可能为零).  
 则存在 ~~非零~~ 多项式  $f, g$  使得 (5.4.2) 成立的充分必要  
 条件是下列线性方程组 (它由恒等式  $f + f_1 g = 0$  导出) 有  
 非零解: 关于  $c_0, c_1, \dots, c_{n-1}, d_0, d_1, \dots, d_{m-1}$  的

$$\begin{cases} a_0 d_0 & \dots + b_0 c_0 & \dots & = 0 \\ a_1 d_0 + a_0 d_1 & \dots + b_1 c_0 + b_0 c_1 & \dots & = 0 \\ a_2 d_0 + a_1 d_1 + a_0 d_2 & \dots + b_2 c_0 + b_1 c_1 + b_0 c_2 & = 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \end{cases}$$

上述方程组的系数矩阵转置的行列式恰为  $\text{Res}(f, g)$ .

故  $\text{Res}(f, g) = 0$  当且仅当存在不全为零的  $c_0, c_1, \dots, c_{n-1}$  及不全为零的  $d_0, d_1, \dots, d_{m-1}$  (注意:  $(c_0, c_1, \dots, c_{n-1}), (d_0, d_1, \dots, d_{m-1})$  中任一组合全为零, 则, 由上述方程组, 另一组也必全为零) 使 (5.4.2) 成立.  $\square$

定理 5.4.2: ~~设  $f, g \in F[x]$  且  $(f, g) = 1$~~  设  $K$  是一个域, 若  $f, g$  ~~在  $K[x]$  中互素~~ 在  $K[x]$  中可分解为

$$f(x) = a_0 (x - \alpha_1) \dots (x - \alpha_n)$$

$$g(x) = b_0 (x - \beta_1) \dots (x - \beta_m)$$

$$\text{则} \quad \text{Res}(f, g) = a_0^n \prod_{i=1}^n g(\alpha_i) = (-1)^{mn} b_0^m \prod_{i=1}^m f(\beta_i) = a_0^n b_0^m \prod_{i,j} (\alpha_i - \beta_j).$$

证明: 设  $F$  是包含多项式环  $K[x_1, \dots, x_n, y]$  的域.  $K[x] \subset F[x]$ .

~~在  $K[x]$  中~~, 考虑  $\Phi(x) = a_0 (x - \alpha_1) \dots (x - \alpha_n) \in F[x]$

或的将证明: 在  $F[x]$  中  $\text{Res}(\Phi, g) = a_0^n \prod_{i=1}^n g(\alpha_i)$

由结式的定义可得;  $Res(\Phi, g-y) = (-1)^n a_0^m y^n + \dots + Res(\Phi, g)$

是关于  $y$  的  $n$  次多项式, 系数在  $K[x_1, \dots, x_n]$  中, 首项系数为  $(-1)^n a_0^m$ , 常数项为  $Res(\Phi, g)$ .  $\Phi(x) = a_0(x-x_1)\dots(x-x_n)$  与  $g(x)-g(x_i)$  有 ~~相同~~ 共同的根  $x_i$ , 故  $\Phi(x)$  与  $g(x)-g(x_i)$  在  $F[x]$  中有 ~~公共~~ 公因子. 由定理 5.4.1,  $Res(\Phi, g-g(x_i)) = 0$ . 即  $g(x_1), \dots, g(x_n)$  是多项式  $Res(\Phi, g-y)$  ~~的~~ (关于  $y$ ) 的  $n$  个根. 故

$$Res(\Phi, g-y) = a_0^m \prod_{i=1}^n (g(x_i) - y)$$

令  $y=0$  可得  $Res(\Phi, g) = a_0^m \prod_{i=1}^n g(x_i)$ . 进一步取  $x_i = \alpha_i (1 \leq i \leq n)$  得  $Res(f, g) = a_0^m \prod_{i=1}^n g(\alpha_i)$ .

另一方面,  $Res(f, g) = (-1)^{mn} Res(g, f)$  (由定义), 在上述证明中交换  $f$  与  $g$  的顺序可得

$$Res(g, f) = b_0^n \prod_{j=1}^m g(\beta_j)$$

$$\text{故 } Res(f, g) = a_0^m \prod_{i=1}^n g(\alpha_i) = (-1)^{mn} b_0^n \prod_{j=1}^m f(\beta_j)$$

□

定义 5.4.2 (多项式的导数). 设  $f(x) = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n$

则多项式  $f'(x) = n a_0 x^{n-1} + (n-1) a_1 x^{n-2} + \dots + a_{n-1}$  称为多项式  $f(x)$  的导数.

□

引理 5.4.1: (1)  $(f+g)' = f' + g'$ .

(2)  $(fg)' = f'g + fg'$

(3) 零次多项式的导数 ~~是~~ 零多项式.

证明: 直接验证.

□

定理 5.4.3 设  $f(x) = a_0(x-d_1)\cdots(x-d_n) \in K[x]$

$$\text{证: } \text{Res}(f, f') = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_0^{2n-1} \prod_{i>j} (d_i-d_j)^2.$$

若定义  $D(f) = a_0^{2n-2} \prod_{i>j} (d_i-d_j)^2$  为  $f(x) \neq 0$  的判别式. 证:

$$D(f) = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_0^{-1} \text{Res}(f, f')$$

□

证明: 由定理 5.4.2,  $\text{Res}(f, f') = a_0^{n-1} \prod_{i=1}^n f'(d_i)$ .

计算  $f'(x)$  在  $x=d_i$  的取值得  $f'(d_i) = a_0 \prod_{j \neq i} (d_i-d_j)$ . 于是

$$\text{Res}(f, f') = a_0^{2n-1} \prod_{i=1}^n \prod_{j \neq i} (d_i-d_j) = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_0^{2n-1} \prod_{i>j} (d_i-d_j)^2$$

□

~~若  $f(x) = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n$~~

$R(f, g)$  也可写成, 通过方程组

$$f(x) = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n$$

$$g(x) = b_0 x^m + b_1 x^{m-1} + \dots + b_{m-1} x + b_m,$$

消去  $x$  后所得关于系数的关系式: 存在多项式  $A(x), B(x)$

使  $\text{Res}(f, g) = A(x)f(x) + B(x)g(x)$ . (矩阵法).

考虑线性方程组 (关于  $x^{n+m-1}, x^{n+m-2}, \dots, x^2, x, 1$ ):

$$\left\{ \begin{array}{l} x^{m-1}f = a_0 x^{n+m-1} + a_1 x^{n+m-2} + \dots + a_n x^{m-1} \\ x^{m-2}f = a_0 x^{n+m-2} + a_1 x^{n+m-3} + \dots + a_n x^{m-2} \\ \vdots \\ xf = a_0 x^{n+1} + a_1 x^n + \dots + a_n x \\ f = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_n \\ x^{m-1}g = b_0 x^{n+m-1} + b_1 x^{n+m-2} + \dots + b_m x^{m-1} \\ \vdots \\ xg = b_0 x^{n+1} + b_1 x^n + \dots + b_m x \\ g = b_0 x^m + b_1 x^{m-1} + \dots + b_m \end{array} \right.$$



## 第六章. 线性算子初步

(33)

设  $V$  是一个  $n$  维  $K$ -向量空间,  $V \xrightarrow{A} V$  是一个线性映射 (称为  $V$  上的线性算子). 对  $V$  的一组基  $e_1, \dots, e_n \in V$ , 线性算子  $V \xrightarrow{A} V$  的坐标矩阵  $A \in M_n(K)$  由公式

$$(Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n)A, \quad Ae_i := A(e_i)$$

确定. 一个自然的问题是: 如果选取基  $e_1, \dots, e_n$  使得上述坐标矩阵  $A$  "最简单"? 该问题亦可用矩阵语言描述. 由于  $V \xrightarrow{A} V$  在另一组基  $(e'_1, \dots, e'_n) = (e_1, \dots, e_n)T$  下的坐标矩阵为  $T^{-1}AT$ , 所以我们的问题 ~~变成~~ 变成如下纯矩阵问题: 对给定的矩阵  $A \in M_n(K)$ , 如何选取可逆矩阵  $T$  使  $T^{-1}AT$  "最简单"? 当然, 所谓的"最简单"并没有唯一的 ~~判断~~ 判断标准, 我们将从空间 ~~分解~~ 分解的角度定义何谓"最简单". 回答上述问题是本章的中心任务.

### § 6.1. 直和分解与线性算子.

设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $V_1, \dots, V_s$  是  $V$  的子空间

如果 ~~每一个~~ 每一个向量  $\alpha \in V$  皆可写成

$$\alpha = \alpha_1 + \dots + \alpha_s, \quad \alpha_i \in V_i.$$

则称  $V$  可分解成  $V_1, \dots, V_s$  之和, 记为  $V = V_1 + \dots + V_s$ .

通常对给定的  $\alpha \in V$ , 上述的 ~~分解~~ 分解  $\alpha = \alpha_1 + \dots + \alpha_s$  并不唯一.

定义 6.1.1.  $V = V_1 + \dots + V_s$  称为直和, 如果 ~~每一个~~ 每一个  $\alpha \in V$  可唯一地写成  $\alpha = \alpha_1 + \dots + \alpha_s$  ( $\alpha_i \in V_i$ ). 记为  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$ .  $\square$

下述命题给出了直和  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$  的 ~~在~~ 多种等价定义。 (34)

命题 6.1.1. 设  $V = V_1 + \dots + V_s$ , 则下述结论等价.

(1)  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$  (即  $V_1 + \dots + V_s$  是直和).

(2) 若  $\alpha_1 + \dots + \alpha_s = 0$  ( $\alpha_i \in V_i$ ), 则必有  $\alpha_1 = \dots = \alpha_s = 0$ .

(3)  $(V_1 + \dots + V_{i-1} + V_{i+1} + \dots + V_s) \cap V_i = \{0\}$ , ( $1 \leq i \leq s$ ).

(4)  $\dim_K(V_1 + \dots + V_s) = \dim_K(V_1) + \dots + \dim_K(V_s)$ .

证明: 将证明 (1)  $\Rightarrow$  (2)  $\Rightarrow$  (3)  $\Rightarrow$  (4)

(1)  $\Rightarrow$  (2). 因为 ~~零向量~~ 零向量的分解唯一, 故由  $0 = \alpha_1 + \dots + \alpha_s$  可得  $\alpha_1 = \dots = \alpha_s = 0$ .

(2)  $\Rightarrow$  (3). 设  $\dim_K(V_i) = n_i$ ,  $\alpha_{i1}, \dots, \alpha_{in_i} \in V_i$  是  $V_i$  的一组基, 则  $V_1 + \dots + V_s$  由  $\alpha_{11}, \dots, \alpha_{1n_1}, \dots, \alpha_{s1}, \dots, \alpha_{sn_s}$  生成. 由 (2) 易证  $\alpha_{11}, \dots, \alpha_{1n_1}, \dots, \alpha_{s1}, \dots, \alpha_{sn_s}$  线性无关, 故  $\dim_K(V_1 + \dots + V_s) = n_1 + \dots + n_s$ .

(3)  $\Rightarrow$  (4): 令  $W = V_1 + \dots + V_{i-1} + V_{i+1} + \dots + V_s$ , 则  
 $\dim_K(W) \leq \dim_K(V_1) + \dots + \dim_K(V_{i-1}) + \dim_K(V_{i+1}) + \dots + \dim_K(V_s)$   
 故  $\dim_K(V_1) + \dots + \dim_K(V_s) \geq \dim_K(W) + \dim_K(V_i) \geq \dim_K(W + V_i) = \dim_K(V_1 + \dots + V_s)$   
 从而  $\dim_K(W + V_i) = \dim_K(W) + \dim_K(V_i)$ . 故  $W \cap V_i = \{0\}$ .

(4)  $\Rightarrow$  (1): 只需证明: 若  $\alpha_1 + \dots + \alpha_s = \beta_1 + \dots + \beta_s$  ( $\alpha_i, \beta_i \in V_i$ ).

则必有  $\alpha_i = \beta_i$  ( $i=1, 2, \dots, s$ ).  ~~$\alpha_i - \beta_i = -(\alpha_1 - \beta_1 + \dots + \alpha_{i-1} - \beta_{i-1} + \alpha_{i+1} - \beta_{i+1} + \dots + \alpha_s - \beta_s)$~~

~~$\alpha_i - \beta_i \in V_i$~~   
 由  $\alpha_i - \beta_i = -(\alpha_1 - \beta_1 + \dots + \alpha_{i-1} - \beta_{i-1} + \alpha_{i+1} - \beta_{i+1} + \dots + \alpha_s - \beta_s)$  可得

$\alpha_i - \beta_i \in V_i \cap (V_1 + \dots + V_{i-1} + V_{i+1} + \dots + V_s) = \{0\}$ . □

研究线性算子  $V \xrightarrow{A} V$  的方法之一是考虑  $A$  在某个子空间  $W \subset V$  上诱导的线性算子  $A|_W$ . 但通常要求子空间  $W \subset V$  满足如下条件.

定义 6.1.2. 子空间  $W \subset V$  称为  $A$  的不变子空间. 如果  $A \cdot \alpha \in W, \forall \alpha \in W$ , 有  $A\alpha \in W$  (即:  $A(W) \subseteq W$ ). □

例 6.1.1 (循环子空间). 设  $V \xrightarrow{A} V$  是线性算子.  $\alpha \in V$ . 则包含  $\alpha$  的 最小不变子空间 是

$$K[A] \cdot \alpha = \{ f(A)\alpha \mid \forall f(x) \in K[x] \} \subset V.$$

(称为由  $\alpha$  生成的循环子空间). □

命题 6.1.2. 设  $V \xrightarrow{A} V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间  $V$  上的线性算子. 则  $V$  可分解为  $A$  的 不变子空间  $V_1, \dots, V_s$  的直和  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$ , ( $A(V_i) \subset V_i, \dim_K(V_i) = n_i$ ) 的先决条件是存在一组基  $e_1, \dots, e_n$  使

$$(Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n) \begin{pmatrix} A_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & A_s \end{pmatrix}$$

其中  $A_i \in M_{n_i}(K)$ .

证明: " $\Rightarrow$ ": 若存在  $A$  的不变子空间  $V_1, \dots, V_s$  使  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s, \dim_K(V_i) = n_i$ . 任取  $V_i$  的一组基  $\alpha_{i1}, \dots, \alpha_{in_i}$ , 令

$$(A\alpha_{i1}, \dots, A\alpha_{in_i}) = (\alpha_{i1}, \dots, \alpha_{in_i}) A_i, A_i \in M_{n_i}(K).$$





1维不变子空间是总呈不可分解子空间, 它引出了线性代数中一个非常重要的概念. (37)

定义 6.1.4.  $\lambda \in K$  称为  $A \in \mathcal{L}(V)$  的一个特征值, 如果存在非零向量  $\alpha \in V$  使  $A\alpha = \lambda\alpha$ . 这样的  $\alpha$  称为  $A$  的一个特征向量, 而  $V_\lambda = \{ \alpha \in V \mid A\alpha = \lambda\alpha \}$  称为 (特征值  $\lambda$  对应的) 特征子空间.  $\square$

对于给定的线性算子  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 一个自然的问题是:  $V$  是否可以分解成 1 维不变子空间的直和? 它等价于: 是否存在一组基使  $A$  在该组基下的坐标矩阵是对角阵? 在讨论该问题之前, 我们引入线性算子  $A \in \mathcal{L}(V)$  的两个重要多项式: 极小多项式与特征多项式.

设  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基,  $(Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n)A$

令  $\chi_A(x) = |xI_n - A| \in K[x]$ ,  $\mu_A(x) = \mu_A(x)$ , ~~则有~~  $\square$

命题 6.1.3: (1)  $\chi_A(x)$ ,  $\mu_A(x)$  与基  $e_1, \dots, e_n$  的选取无关.

(2)  $\mu_A(A) = 0$ , 且如果  $f(x) \in K[x]$  满足  $f(A) = 0$ , 则必有  $\mu_A(x) \mid f(x)$ .

证明, (1) 设  $A$  在另一组基  $(e'_1, \dots, e'_n) = (e_1, \dots, e_n)T$  下的坐标矩阵为  $A'$ , 则  $A' = T^{-1}AT$ ,  $|xI_n - A'| = |T^{-1}(xI_n - A)T|$ ,

$\mu_{A'}(A') = T^{-1}\mu_A(A)T = 0$ , 从而  $\mu_{A'}(x) \mid \mu_A(x)$ . 同理可证  $\mu_A(x) \mid \mu_{A'}(x)$ .

(2) 对任意多项式  $f(x) \in K[x]$ , 由  $(f(A)e_1, \dots, f(A)e_n) = (e_1, \dots, e_n)f(A)$ . 可得结论.  $\square$

多项式  $\chi_A(x)$  和  $\mu_A(x)$  分别称为线性算子  $A$  的 特征多项式 和 极小多项式, 它们都是研究  $V \xrightarrow{A} V$  的主要工具. 我们将分别利用  $\mu_A(x)$  和  $\chi_A(x)$  给出  $(V, A)$  的不变子空间的分解.

引理 6.1.1. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$  是  $K$ -向量空间  $V$  上的线性算子.

则下述结论等价:

- (1)  $\lambda \in K$  是  $A$  的特征值.
- (2)  $\lambda$  是特征多项式  $\chi_A(x)$  在  $K$  中的根.
- (3)  $\lambda$  是极小多项式  $\mu_A(x)$  在  $K$  中的根.

证明. 我们分别证明: (1)  $\Leftrightarrow$  (2), (1)  $\Leftrightarrow$  (3) (从而 (2)  $\Leftrightarrow$  (3)).

设  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基, 若  $\lambda \in K$  是  $A$  的特征值, 则存在  $\alpha = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$  使  $A\alpha = \lambda\alpha$  且  $x_1, \dots, x_n$  不全为零.

令  $(Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n)A$ , 则  $A\alpha = \lambda\alpha$  等价于

$$(e_1, \dots, e_n) (\lambda I_n - A) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = 0.$$

即为线性组  $(\lambda I_n - A) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = 0$  有非零解. 故  $|\lambda I_n - A| = 0$ .

反之, 若  $\lambda$  是  $\chi_A(x) = 0$  的根 (即  $|\lambda I_n - A| = 0$ ), 则

$$(\lambda I_n - A) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = 0$$

有非零解  $(x_1, \dots, x_n) \in K^n$ . 令  $\alpha = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$ , 则

$$\lambda\alpha - A\alpha = (e_1, \dots, e_n) (\lambda I_n - A) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = 0.$$

故  $\lambda \in K$  是  $A$  的特征值. 从而 (1)  $\Leftrightarrow$  (2).

(1)  $\Leftrightarrow$  (3). 若  $\lambda \in K$  是特征值, 则存在非零向量  $\alpha \in V$  使  $A\alpha = \lambda\alpha$ .

故  $\mu_A(\lambda)\alpha = \mu_A(A)\alpha = 0$ . 从而  $\mu_A(\lambda) = 0$ .



但由引理 6.1.1,  $\lambda_1, \dots, \lambda_s$  是  $\mu_A(x)$  的根, 故  $f(x) | \mu_A(x)$ . 因此

$$\textcircled{A} \mu_A(x) = \mu_A(x) = f(x) = (x-\lambda_1) \cdots (x-\lambda_s).$$

" $\Leftarrow$ ": 若  $\mu_A(x) = (x-\lambda_1) \cdots (x-\lambda_s)$ ,  $\lambda_i \in K$  互不相同, 令

$$f_i(x) = \frac{\mu_A(x)}{x-\lambda_i} = (x-\lambda_1) \cdots (x-\lambda_{i-1})(x-\lambda_{i+1}) \cdots (x-\lambda_s), \quad (1 \leq i \leq s).$$

则  $f_1(x), \dots, f_s(x)$  互素. 故存在  $u_i(x) \in K[x]$  使得

$$u_1(x)f_1(x) + \cdots + u_s(x)f_s(x) = 1.$$

可得  $\mathcal{L}(V)$  中恒等式:  $u_1(A)f_1(A) + \cdots + u_s(A)f_s(A) = I$ .

令  $V_i = u_i(A)f_i(A)(V) \subset V$ , 则  $V_i \subset V_{\lambda_i}$ . 且

$$V = V_1 + \cdots + V_s \subset V_{\lambda_1} + \cdots + V_{\lambda_s} \subset V.$$

故  $V = V_1 + \cdots + V_s = V_{\lambda_1} + \cdots + V_{\lambda_s}$ . 下面证明:  $V_{\lambda_1} + \cdots + V_{\lambda_s}$

是直和.  $\forall \beta \in V_{\lambda_i} \cap (V_{\lambda_1} + \cdots + V_{\lambda_{i-1}} + V_{\lambda_{i+1}} + \cdots + V_{\lambda_s})$

则  $(A-\lambda_i)\beta = 0$ ,  $f_i(A)\beta = 0$ . 但  $x-\lambda_i$  与  $f_i(x)$  互素, 故存在  $u(x), v(x) \in K[x]$  使得  $u(x)(x-\lambda_i) + v(x)f_i(x) = 1$ . 可得

$$\beta = (u(A)(A-\lambda_i) + v(A)f_i(A))\beta = 0.$$

因此  $V = V_{\lambda_1} \oplus \cdots \oplus V_{\lambda_s}$ , 其中特征子空间  $V_{\lambda_i}$  总是可约或 1 维不变子空间的直和. 由定义,  $A$  可对角化.  $\square$

定理 6.1.2. 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间, 则  $A \in \mathcal{L}(V)$  可对角化 的充要条件是存在  $\lambda_i \in K$  使得

$$\textcircled{A} \chi_A(x) = (x-\lambda_1)^{n_1} \cdots (x-\lambda_s)^{n_s}, \quad \lambda_i \neq \lambda_j \quad (i \neq j)$$

$$\text{且 } n_i = \dim_K(V_{\lambda_i}).$$

证明: " $\Rightarrow$ ": 若  $A$  可对角化, 则存在一组基  $e_1, \dots, e_n$  使  $A$



1. 设  $\lambda_1, \dots, \lambda_s$  是  $A \in \mathcal{L}(V)$  的互不相同的特征值.  
取  $\alpha_i \in V_{\lambda_i}, i=1, 2, \dots, s$ , 是特征向量, 证明:  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  线性无关.
2. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ . 证明: (1)  $\ker(A), \text{Im}(A)$  皆为  $A$  的不变子空间, (2) 若  $V_1, V_2$  是不变子空间, 则  $V_1+V_2, V_1 \cap V_2$  也是不变子空间.
3. 设  $V$  是  $n$  维  $\mathbb{C}$ -向量空间, 则任意  $A \in \mathcal{L}(V)$  必有 1 维不变子空间.
4. 设  $V$  是  $n$  维  $\mathbb{R}$ -向量空间, 则任意  $A \in \mathcal{L}(V)$  必有 1 维或 2 维不变子空间.
5. 设  $V$  是  $n$  维  $\mathbb{C}$ -向量空间, 证明任意  $A \in \mathcal{L}(V)$  必有  $n-1$  维不变子空间 (提示: 若  $l \in V^*$  是  $V \xrightarrow{A} V$  的特征向量, 则  $W = \{v \in V \mid l(v) = 0\} \subset V$  是  $A$  的不变子空间).
6. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 如果存在自然数  $s$  使  $\text{Im}(A^s) = \text{Im}(A^{s+1})$ .  
证明:  $V = \ker(A^s) \oplus \text{Im}(A^s)$  是不变子空间的直和.
7. 证明: 对任意  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ , 矩阵  $AB$  与  $BA$  有相同的特征多项式.
8. 设  $A \in \mathcal{L}(V), A^* \in \mathcal{L}(V^*)$  是  $A$  的对偶算子. 证明:  
$$\mu_A(x) = \mu_{A^*}(x), \quad \chi_A(x) = \chi_{A^*}(x).$$
9. 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $A \in \mathcal{L}(V), A^* \in \mathcal{L}(V^*)$  是  $A$  的对偶算子. 若  $W \subset V^*$  是  $r$  维子空间, 试证明:  
(1)  $W^\perp = \{v \in V \mid l(v) = 0, \forall l \in W\} \subset V$  是  $\cancel{n-r}$   $n-r$  维子空间.  
(2) 若  $W$  是  $A^*$  的不变子空间, 则  $W^\perp$  是  $A$  的不变子空间.

### § 6.2. 不可分解空间.

设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $W \subset V$  是任意子空间, 则一定存在子空间  $W' \subset V$  使  $V = W \oplus W'$ . 一个自然的问题是: 对任意不变子空间  $W \subset V$ , 是否一定存在不变子空间  $W' \subset V$  使得  $V = W \oplus W'$ ? 如果回答是肯定的, 则我们至少可得结论: 有限维空间上的线性算子总可以对角化. 但事实并非如此!

例 6.2.1. 设  $V$  是  $m$  维复向量空间,  $A \in \mathcal{L}(V)$  的坐标矩阵

$$J_m(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & & 0 \\ & \lambda & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda \end{pmatrix}_{m \times m} \quad (m > 1)$$

定义.  $A \in \mathcal{L}(V)$  不可对角化 (等价于  $J_m(\lambda)$  不相似于对角矩阵). □

本节的主要任务是: 对任意给的线性算子  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 寻找  $A$  的不变子空间  $W_A \subset V$  使得存在  $A$  的不变子空间  $W' \subset V$  满足  $V = W_A \oplus W'$ . 它对于确定不可分解空间的结构至关重要. 我们的主要工具是极小多项式  $\mu_A(x)$  和它下述推广.

定义 6.2.1. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\alpha \in V$  非零.  $\mu_{A,\alpha}(x) \in K[x]$  是满足下述条件的多项式.

- (1)  $\mu_{A,\alpha}(x)$  首项系数为 1, 且  $\mu_{A,\alpha}(A) \cdot \alpha = 0$ .
- (2) 若  $f(x) \in K[x]$  满足  $f(A) \cdot \alpha = 0$ , 则  $\mu_{A,\alpha}(x) \mid f(x)$ . □

定义中的多项式  $\mu_{A,\alpha}(x)$  存在且唯一. 它的唯一性可由定义得到. 而存在性可由下述构造得到: 令

$S_{A,\alpha} = \{ f(x) \in K[x] \mid f(A) \cdot \alpha = 0 \}$ ,  
 则  $S_{A,\alpha}$  是非空集合 ( $\mu_{A,\alpha}(x) \in S_{A,\alpha}$ ), 故存在一个首项系数为 1, 且

次数最小的多项式  $\mu_{A,\alpha}(x) \in S_{A,\alpha}$ . 由带余除法可验证:  
 $\mu_{A,\alpha}(x)$  满足定义的要求。

引理 6.2.1. 设  $\alpha \in V$  非零,  $A \in \mathcal{L}(V)$ .

$$V_\alpha := K[A] \cdot \alpha = \{ f(A) \cdot \alpha \mid \forall f(x) \in K[x] \} \subset V.$$

则  $V_\alpha$  是  $A$  的包含  $\alpha$  的最小不变子空间, 且满足:

(1)  $\dim_K(V_\alpha) = \deg \mu_{A,\alpha}(x)$ .

(2)  $\mu_{A,\alpha}(x)$  是  $A_\alpha = A|_{V_\alpha}: V_\alpha \rightarrow V_\alpha$  的极小多项式.

证明:  $V_\alpha$  显然是  $A$  的不变子空间, 且任何包含  $\alpha$  的不变子空间  $W \subset V$  必包含  $K[A] \cdot \alpha$ , 故  $V_\alpha$  是包含  $\alpha$  的最小不变子空间.

(1) 设  $\mu_{A,\alpha}(x) = x^m + a_1 x^{m-1} + \dots + a_{m-1} x + a_m \in K[x]$ , 则

(6.2.1)  $e_1 = A^{m-1} \alpha, e_2 = A^{m-2} \alpha, \dots, e_{m-1} = A \alpha, e_m = \alpha$

是  $V_\alpha = K[A] \alpha$  的一组基. 事实上,  $\forall \beta = f(A) \alpha \in V_\alpha$ , 存在  $g(x), r(x)$  使  $f(x) = g(x) \mu_{A,\alpha}(x) + r(x)$ , 其中

$$r(x) = \lambda_1 x^{m-1} + \lambda_2 x^{m-2} + \dots + \lambda_{m-1} x + \lambda_m \in K[x].$$

从而  $\beta = f(A) \alpha = g(A) \mu_{A,\alpha}(A) \alpha + r(A) \alpha = r(A) \alpha = \lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_m e_m$ .

所以  $V_\alpha = \langle e_1, \dots, e_m \rangle$ .  $e_1, \dots, e_m$  的线性无关性可证明如下:

若  $\lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_m e_m = 0$ , 令  $f(x) = \lambda_1 x^{m-1} + \lambda_2 x^{m-2} + \dots + \lambda_{m-1} x + \lambda_m \in K[x]$

则  $f(A) \alpha = \lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_m e_m = 0$ . 故  $\mu_{A,\alpha}(x) \mid f(x)$ . 但

$\deg \mu_{A,\alpha}(x) = m > m-1$ , 因此  $f(x)$  是零多项式, 即  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_m = 0$ .

(2)  $\mu_{A,\alpha}(x)$  是  $A_\alpha$  的极小多项式  $\mu_{A_\alpha}(x)$  证明如下:

首先,  $\mu_{A,\alpha}(A_\alpha) = 0$ , 即  $\forall \beta = f(A) \alpha \in V_\alpha$ , 有

$$\mu_{A_\alpha}(A_\alpha) \beta = \mu_{A,\alpha}(A) \cdot \beta = f(A) \mu_{A,\alpha}(A) \alpha = 0.$$



所以  $M_{A,\alpha}(x) | M_{A,\alpha}(x)$ , ( $M_{A,\alpha}(x)$  的定义). 其次, 由  $M_{A,\alpha}(A) = 0$  可得  $M_{A,\alpha}(A) \cdot \alpha = 0$ . 故由  $M_{A,\alpha}(x)$  的定义可得  $M_{A,\alpha}(x) | M_{A,\alpha}(x)$ . 因此,  $M_{A,\alpha}(x) = M_{A,\alpha}(x)$ .

□.

注记: 在证明中由 (6.2.1) 定义的基

$$e_1 = A^{m-1}\alpha, e_2 = A^{m-2}\alpha, \dots, e_{m-1} = A\alpha, e_m = \alpha$$

在以后的讨论中会反复出现,  $A_\alpha: V_\alpha \rightarrow V_\alpha$  在它下的坐标矩阵可求由  $M_{A,\alpha}(x) = x^m - a_1 x^{m-1} - a_2 x^{m-2} - \dots - a_{m-1} x - a_m \in K[x]$  可确定如下:

(6.2.2). 
$$\begin{pmatrix} a_1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ a_2 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ a_3 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & & \\ a_{m-1} & 0 & 0 & \dots & 1 \\ a_m & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}_{m \times m}$$

引理 6.2.2: 设  $M_A(x) = p_1(x)^{m_1} \cdot p_2(x)^{m_2} \cdot \dots \cdot p_s(x)^{m_s}$  ( $m_i > 0$ )  $\frac{1}{2}$  ~~的~~  
 $A$  的相伴多项式的不可约分解. 2-1

$$V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s, \quad A(V_i) \subset V_i,$$

且  $A_i = A|_{V_i} \in \mathcal{L}(V_i)$  的相伴多项式  $M_{A_i}(x) = p_i(x)^{m_i}$ .

证明: 令  $f_i(x) = p_1(x)^{m_1} \cdot \dots \cdot p_{i-1}(x)^{m_{i-1}} \cdot p_{i+1}(x)^{m_{i+1}} \cdot \dots \cdot p_s(x)^{m_s}$  (即  $M_A(x) = p_i(x)^{m_i} f_i(x)$ ).  
 则  $f_1(x), \dots, f_s(x)$  互素, 故存在  $u_1(x), \dots, u_s(x) \in K[x]$  使  

$$1 = f_1(x)u_1(x) + \dots + f_s(x)u_s(x).$$

$$\text{令 } V_i = f_i(A)u_i(A)(V) = \{ f_i(A)u_i(A) \cdot v \mid v \in V \} \subset V.$$

则  $V_i \subset V$  是  $A$  的不变子空间, 且  $V = V_1 + \dots + V_s$ .

首先证明  $M_{A_i}(x) = p_i(x)^{m_i}$ . 事实上,  $p_i(A)^{m_i}(V_i) = u_i(A)M_{A_i}(A)(V) = 0$ ,

即  $P_i(A_i)^{m_i} = 0$ , 故  $\mu_{A_i}(x) \mid P_i(x)^{m_i}$ . 从而  $\mu_{A_i}(x) = P_i(x)^{m_i'}$ ,  $m_i' \leq m_i$ . (2)

若  $m_i' < m_i$ , 令  $g(x) = f_i(x) \cdot P_i(x)^{m_i'}$ , 则  $\deg g(x) < \deg \mu_{A_i}(x)$ . 从而由

$$g(A)(V) \subseteq g(A)(V_1) + \dots + g(A)(V_s) = 0 \quad (\text{注意: } f_i(A)|_{V_j}(A) = 0)$$

可得  $g(A) = 0$  与  $\mu_{A_i}(x)$  的定义矛盾. 故  $\mu_{A_i}(x) = P_i(x)^{m_i}$ .

最后证明  $V_1 + \dots + V_s$  是直和. 令  $W_i = V_1 + \dots + V_{i-1} + V_{i+1} + \dots + V_s$ ,

则  $f_i(A)(W_i) = 0$  (因为  $f_i(A)|_{V_j}(A) = 0, i \neq j$ ),  $P_i(A)^{m_i}(V_i) = 0$

由于  $f_i(x)$  与  $P_i(x)^{m_i}$  互素, 存在  $u(x), v(x) \in K[x]$  使

$$u(x)f_i(x) + v(x)P_i(x)^{m_i} = 1.$$

所以,  $\forall \beta \in W_i \cap V_i$ , 有  $\beta = u(A)f_i(A)\beta + v(A)P_i(A)^{m_i}\beta = 0$ . □

定理 6.2.1. 对任意  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 存在  $\alpha \in V$  使得

$$\mu_{A, \alpha}(x) = \mu_A(x).$$

证明: 设  $\mu_A(x) = P_1(x)^{m_1} \dots P_s(x)^{m_s}$  ( $m_i > 0$ ) 是  $\mu_A(x)$  的不可约分解.

由引理 6.2.2,  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$ ,  $A(V_i) \subset V_i$ , 且  $A_i = A|_{V_i}$

的极小多项式  $\mu_{A_i}(x) = P_i(x)^{m_i}$ . 若  $m_i = 1$ ,  $\forall \alpha_i \in V_i$  非零, 有

$\mu_{A, \alpha_i}(x) \mid \mu_{A_i}(x)$ , 故  $\mu_{A, \alpha_i}(x) = P_i(x) = \mu_{A_i}(x)$  ( $\alpha_i \neq 0$ , 故  $\deg \mu_{A, \alpha_i}(x) > 0$ ).

若  $m_i > 1$ , 则  $P_i(A_i)^{m_i-1} \neq 0$ , 因此存在  $\alpha_i \in V_i$  使  $P_i(A_i)^{m_i-1} \alpha_i \neq 0$ . 从而

$\mu_{A, \alpha_i}(x) = P_i(x)^{m_i}$ . 总之, 存在  $\alpha_i \in V_i$  使  $\mu_{A, \alpha_i}(x) = P_i(x)^{m_i}$ .

令  $\alpha = \alpha_1 + \dots + \alpha_s$ , 由  $0 = \mu_{A, \alpha}(A) \cdot \alpha = \mu_{A, \alpha_1}(A) \cdot \alpha_1 + \dots + \mu_{A, \alpha_s}(A) \cdot \alpha_s$

得  $\mu_{A, \alpha}(A) \cdot \alpha_i = 0$  ( $1 \leq i \leq s$ ), 故  $P_i(x)^{m_i} \mid \mu_{A, \alpha}(x)$  ( $1 \leq i \leq s$ ).

所以  $\mu_A(x) \mid \mu_{A, \alpha}(x)$ ,  $\mu_{A, \alpha}(x) \mid \mu_A(x)$ . 因此

$$\mu_{A, \alpha}(x) = \mu_A(x).$$

□

推论 6.2.1. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $\deg \mu_A(x) \leq \dim_K(V)$ ,  
且等号成立的充要条件是存在  $\alpha \in V$  使得

$$V = K[A] \cdot \alpha.$$

证明: 由定理 6.2.1, 存在  $\alpha \in V$  使  $\mu_{A,\alpha}(x) = \mu_A(x)$ . 故

$$\deg \mu_A(x) = \deg \mu_{A,\alpha}(x) = \dim_K(K[A] \cdot \alpha) \leq \dim_K(V).$$

若等号成立, 显然  $V_\alpha := K[A] \cdot \alpha = V$ . 反之, ~~若~~ 若存在  $\alpha \in V$  使  $V = K[A] \cdot \alpha$ . 则  $\mu_A(x) = \mu_{A,\alpha}(x)$ . 因此

$$\deg \mu_A(x) = \deg \mu_{A,\alpha}(x) = \dim_K K[A] \cdot \alpha = \dim_K(V).$$

□

推论 6.2.2. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 如果  $(V, A)$  满足

(1)  $\mu_A(x) = p(x)^m$ ,  $p(x) \in K[x]$  不可约.

(2)  $\dim_K V = \deg \mu_A(x)$ .

则  $(V, A)$  是不可分解空间.

证明: 若  $V = V_1 \oplus V_2$ , 其中  $V_1, V_2$  是  $A$  的不变子空间. 令

$$A_i = A|_{V_i}: V_i \rightarrow V_i \quad (i=1,2). \text{ 则 } \mu_{A_1}(x) = p(x)^{m_1}, \mu_{A_2}(x) = p(x)^{m_2}$$

其中  $m_1 + m_2 = m$ . 不妨设  $m_1 \geq m_2$ , 则  $p(A)^{m_1}(V_1) = 0, p(A)^{m_1}(V_2) = 0$ .  
从而  $p(A)^{m_1}(V) = 0$ . 因此,  $\mu_{A_1}(x) = \mu_A(x)$ . 由条件 (2),

$$\dim_K(V_1) \geq \deg \mu_{A_1}(x) = \deg \mu_A(x) = \dim_K(V).$$

所以  $V_1 = V$ , 即  $(V, A)$  不可分解. □

设  $A \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\alpha \in V$  使得  $\mu_{A,\alpha}(x) = \mu_A(x)$ . 我们只需证明

$V_\alpha = K[A] \cdot \alpha \subset V$  就是我们要找的  $W_\alpha$ . 即存在  $A$  的不变子空间  $W \subset V$  使  $V = V_\alpha \oplus W$ .

引理 6.2.3. 对任意非零向量  $\alpha \in V$ , 令  $V_\alpha = K[A] \cdot \alpha$ , 我们有如下结论

(1) 存在  $\alpha \in V_\alpha^*$  使  $V_\alpha^* = K[A_\alpha^*] \cdot \alpha$ , 其中  $A_\alpha^* : V_\alpha^* \rightarrow V_\alpha^*$  是  $A_\alpha = A|_{V_\alpha} : V_\alpha \rightarrow V_\alpha$  的对偶算子.

(2) 设  $\dim_K(V_\alpha) = m$ ,  $\alpha \in V^*$  使  $\alpha|_{V_\alpha} = \alpha$ , 令

$$W_\alpha = \langle \alpha, A^*(\alpha), A^{*2}(\alpha), \dots, A^{*(m-1)}(\alpha) \rangle \subset V^*,$$

则  $V = V_\alpha \oplus W_\alpha^\perp$ , 其中  $W_\alpha^\perp = \{v \in V \mid f(v) = 0, \forall f \in W_\alpha\}$ .

(3) 若  $W_\alpha \subset V^*$  是对偶算子  $A^* : V^* \rightarrow V^*$  的不变子空间, 则  $W_\alpha^\perp \subset V$  是  $A$  的不变子空间.

(4) 若  $\alpha \in V^*$  满足  $\mathcal{M}_{A, \alpha}(x) = \mathcal{M}_A(x)$ , 则

$$V = V_\alpha \oplus W_\alpha^\perp, \quad A(W_\alpha^\perp) \subset W_\alpha^\perp.$$

证明. (1) 因为  $\dim_K(V_\alpha^*) = \dim_K(V_\alpha) = \deg \mathcal{M}_{A, \alpha}(x) = \deg \mathcal{M}_A(x)$ , 由

引理 6.2.1 可知  $V_\alpha^* = K[A_\alpha^*] \cdot \alpha$ , 其中  $\alpha \in V_\alpha^*$ .

(2) 若  $\dim_K(V_\alpha) = m$ , 则  $\dim_K(V_\alpha^*) = m$ , 且

$$\alpha, A^*(\alpha), A^{*2}(\alpha), \dots, A^{*(m-1)}(\alpha)$$

是  $V_\alpha^*$  的一组基. 由  $\alpha|_{V_\alpha} = \alpha$  可得  $A^{*k}(\alpha)|_{V_\alpha} = A_\alpha^{*k}(\alpha)$ , 故

$$W_\alpha = \langle \alpha, A^*(\alpha), A^{*2}(\alpha), \dots, A^{*(m-1)}(\alpha) \rangle \subset V^*$$

是  $m$  维子空间. 由线性方程组理论,  $W_\alpha^\perp \subset V$  是  $\dim_K(V) - m$

维子空间. ~~且~~  $\forall \beta \in V_\alpha \cap W_\alpha^\perp$ , 由  $W_\alpha^\perp$  的定义可知

$$A_\alpha^{*k}(\alpha)(\beta) = A^{*k}(\alpha)(\beta) = 0, \quad 0 \leq k \leq m-1.$$

因此  $\beta = 0$ , 从而  $\dim_K(V_\alpha + W_\alpha^\perp) = \dim_K(V_\alpha) + \dim_K(W_\alpha^\perp) = \dim_K(V)$ .

故  $V = V_\alpha \oplus W_\alpha^\perp$ .

(3) 若  $W_\alpha \subset V^*$  是  $V^* \xrightarrow{A^*} V^*$  的不变子空间, 则对任意  $f \in W_\alpha$  有  $A^*(f) \in W_\alpha$ . ~~且~~  $\forall v \in W_\alpha^\perp$ , 有  $f(A \cdot v) = A^*(f)(v) = 0, \forall f \in W_\alpha$

故  $A \cdot v \in W_F^\perp$ . 即  $W_F^\perp \subset V$  是  $A$  的不变子空间.

(4). 若  $\mu_{A, \alpha}(x) = \mu_A(x)$ . 设  $\deg \mu_{A, \alpha}(x) = \dim_K(V_\alpha) = m$ .  
由  $m = \dim_K(W_F^\perp) \leq \dim_K K[A^*] \cdot l = \deg \mu_{A, l}(x) \leq \deg \mu_{A, \alpha}(x) = m$   
可得  $W_F^\perp = K[A^*] \cdot l \subset V^*$  是  $A^*$  的不变子空间.  $\square$

定理 6.2.2: 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $(V, A)$  是不可分解空间的充要条件是 (1)  $\mu_A(x) = p(x)^m$ ,  $p(x) \in K[x]$  不可约;  
(2)  $\dim_K(V) = \deg \mu_A(x)$ .

证明: 由推论 6.2.2, 若条件 (1), (2) 成立, 则  $(V, A)$  是不可分解空间. 若  $(V, A)$  不可分解, 由引理 6.2.3 中的结论 (4), 可得  $V = K[A] \cdot \alpha$ ,  $\mu_A(x) = \mu_{A, \alpha}(x)$ . ~~若  $\mu_A(x) = p(x)^m$~~   
由引理 6.2.2 可知  $\mu_A(x) = p(x)^m$ ,  $p(x) \in K[x]$ .  $\square$

推论 6.2.3: 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 则存在  $v_1, \dots, v_m \in V$  使得  
(6.2.3)  $V = K[A] \cdot v_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot v_m$

其中  $\mu_{A, v_i}(x) = p_i(x)^{m_i}$ ,  $p_i(x) \in K[x]$  不可约.  $(1 \leq i \leq m)$

证明: 推论 6.1.1,  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m$ , 其中  $V_i$  是  $A$  的不变子空间, 且  $(V_i, A|_{V_i})$  不可分解. 由定理 6.2.2, 存在  $v_i \in V_i$  使  
 $V_i = K[A|_{V_i}] \cdot v_i = K[A] \cdot v_i$   
且  $\mu_{A, v_i}(x) = \mu_{A_i}(x) = p_i(x)^{m_i}$  (其中  $A_i = A|_{V_i}$ ).  $\square$

不可分解空间  $(V, A)$  的结构显然与  $K$  密切相关.  $K$  越大,  $K[x]$  中的不可约多项式越简单. 例如, 当  $K$  是代数闭域 (即  $K = \bar{K}$ ) 时,  $K[x]$  中不可约多项式必为一次多项式. 特别, 当  $K = \mathbb{C}$  时, 有

推论 6.2.4. 设  $V$  是  $n$  维复向量空间,  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 则存在一组基 ~~使得~~ 使  $A$  在该基下的坐标矩阵等于

$$J(A) = \begin{pmatrix} J_{m_1}(\lambda_1) & & 0 \\ & J_{m_2}(\lambda_2) & \\ 0 & & \ddots \\ & & & J_{m_s}(\lambda_s) \end{pmatrix}, \quad J_{m_i}(\lambda_i) = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & 0 \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda_i \end{pmatrix}_{m_i \times m_i}$$

( $J_{m_i}(\lambda_i)$  称为特征值为  $\lambda_i$  的  $m_i$  阶 Jordan 块,  $J(A)$  称为 Jordan 标准型).

证明: 由推论 6.2.3,  $V = K[A] \cdot v_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot v_s$ , 其中

$\mu_{A, v_i}(x) = (x - \lambda_i)^{m_i}$ . 在  $V_i = K[A] \cdot v_i$  中取基

$$e_1 = (A - \lambda_i)^{m_i-1} v_i, e_2 = (A - \lambda_i)^{m_i-2} v_i, \dots, e_{m_i-1} = (A - \lambda_i) v_i, e_{m_i} = v_i,$$

则  $Ae_j = \lambda_i e_j + e_{j-1} \quad (1 \leq j \leq m_i)$ ,  $A_i = A|_{V_i}$  在该基下的坐标矩阵为  $J_{m_i}(\lambda_i)$ . □

推论 6.2.5. 设  $(V, A)$  不可分解,  $\mu_A(x) = p(x)^m$ ,

$$p(x) = x^p - a_{p-1}x^{p-1} - \dots - a_1x - a_0 \in K[x]$$

是不可约多项式. 则存在一组基使  $A$  在该基下的坐标矩阵为

$$J_m(A) = \begin{pmatrix} \boxed{A_1} & & & 0 \\ & \boxed{A_2} & & \\ & & \boxed{A_3} & \\ & & & \ddots \\ 0 & & & & \boxed{A_m} \end{pmatrix}, \quad \text{其中 } A_i = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 & a_0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 & a_1 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & a_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & a_{p-1} \end{pmatrix}$$

证明:  $(V, A)$  不可分解, 故存在  $\alpha \in V$  使  $V = K[A] \cdot \alpha$ .  $\hat{\alpha}$

$$e_0 = \alpha, e_1 = A\alpha, e_2 = A^2\alpha, \dots, e_{p-1} = A^{p-1}\alpha$$

则  $Ae_0 = e_1, Ae_1 = e_2, \dots, Ae_{p-2} = e_{p-1}, Ae_{p-1} = a_0e_1 + a_1e_2 + \dots + a_{p-1}e_{p-1} + p(A)e_0$

析:  $e_0, e_1, \dots, e_{p-1}, p(A)e_0, p(A)e_1, \dots, p(A)e_{p-1}, p(A)^2e_0, p(A)^2e_1, \dots, p(A)^2e_{p-1}$   
 $\dots p(A)^{m-1}e_0, p(A)^{m-1}e_1, \dots, p(A)^{m-1}e_{p-1}$  (共  $mp$  个向量) 是  $V$  的一组基.

由于  $\dim_F(V) = mp$ , 故只需证明上述向量生成  $V$ . 但  $V$  是包含  $e_0 = \alpha$  的最小不变子空间, 故只需证明

$W_i = \langle e_0, \dots, e_{p-1}, p(A)e_0, \dots, p(A)e_{p-1}, \dots, p(A)^i e_0, \dots, p(A)^i e_{p-1} \rangle$   
 是不变子空间.  $\forall e_{kp+i} = p(A)^k e_i, e_{(k+1)p+i} = p(A)^{k+1} e_i, \dots, e_{(m-k)p+i} = p(A)^{m-k} e_i$   
 ( $0 \leq k \leq m-1$ ). 利用  $Ae_i = a_0 e_0 + a_1 e_1 + \dots + a_{p-1} e_{p-1} + e_p$ ,  
 得:  $Ae_{kp+i} = A(p(A)^k e_i) = p(A)^k Ae_i = p(A)^k (a_0 e_0 + a_1 e_1 + \dots + a_{p-1} e_{p-1} + e_p)$   
 $Ae_{(k+1)p+i} (= Ae_{(k+1)p-1}) = p(A)^k Ae_{p-1} = a_0 p(A)^k e_0 + a_1 p(A)^k e_1 + \dots + a_{p-1} p(A)^k e_{p-1} + p(A)^k e_p$   
 $= a_0 e_{kp} + a_1 e_{kp+1} + \dots + a_{p-1} e_{(k+1)p-1} + e_{(k+1)p}$

所以  $\langle e_0, e_1, \dots, e_{p-1}, e_p, e_{p+1}, \dots, e_{2p-1}, e_{2p}, e_{2p+1}, \dots, e_{3p-1}, \dots, e_{(m-1)p}, \dots, e_{mp} \rangle$   
 是  $V$  的一个包含  $e_0$  的不变子空间. 从而  $\{e_{kp+i} \mid 0 \leq k \leq m-1, 0 \leq i \leq p-1\}$   
 是  $V$  的一组基.  $A$  在这组基下的坐标矩阵为  $J_m(A)$ . 证毕:

$$(Ae_0, Ae_1, \dots, Ae_{p-1}, Ae_p) = (e_0, \dots, e_{p-1}, e_p) \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 & a_0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 & a_1 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & a_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & a_{p-1} \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}_{(p+1) \times p}$$

证

$$(Ae_0, \dots, Ae_{p-1}, Ae_p, \dots, Ae_{2p-1}) = (e_0, \dots, e_{p-1}, e_p, \dots, e_{2p-2}, e_{2p-1}, e_{2p}) A, \text{ 其中}$$

$$A = \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} 0 & 0 & \dots & 0 & a_0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 & a_1 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & a_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & a_{p-1} \end{matrix}} & \circ & \\ \circ & \boxed{\begin{matrix} 0 & 0 & \dots & 0 & a_0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 & a_1 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & a_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & a_{p-1} \end{matrix}} & \circ & \\ \circ & \circ & \dots & \circ & 1 \end{pmatrix}$$

□

对任意  $A \in \mathcal{L}(V)$ ,  $V$  总可以写不可约子空间  $(V_i, A|_{V_i})$  的直和, 然后应用定理 6.2.2 中关于不可约空间  $(V_i, A|_{V_i})$  的结论得到推论 6.2.3 中的分解 (6.2.3)。另一方面, 引理 6.2.3 中的结论 (4) 提供了满足推论 6.2.3 中条件的另一分解。事实上, 引理 6.2.3 中的结论 (4) 有下述直接推论。

推论 6.2.6. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 则存在  $z_i \in V (1 \leq i \leq s)$  使得

$$(6.2.4) \quad V = K[A] \cdot z_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot z_s$$

其中  $d_i(x) = M_{A, z_i}(x)$  满足  $d_i(x) | \dim(x)$ 。

证明: 由定理 6.2.1, 存在  $z_s \in V$  使  $M_{A, z_s}(x) = M_A(x)$ 。由引理 6.2.3 中结论 (4), 存在不变子空间  $V' \subset V$  使得

$$V = V' \oplus K[A] \cdot z_s, \quad d_s(x) = M_{A, z_s}(x) = M_A(x).$$

令  $A' = A|_{V'} \in \mathcal{L}(V')$ , 重复应用定理 6.2.1 和引理 6.2.3 中结论 (4) 得子  $(V', A')$  可约  $V = K[A] \cdot z_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot z_{s-1} \oplus K[A] \cdot z_s$ , 其中  $d_i(x) = M_{A, z_i}(x)$  满足条件  $d_i(x) | \dim(x)$ 。 (注意:  $M_{A, z_i}(x) | M_A(x) = d_s(x)$ )。  $\square$

对推论 6.2.6 中的分解 (6.2.4) 应用下述引理可得到另一个满足推论 6.2.3 中条件的分解。

引理 6.2.4. 设  $A \in \mathcal{L}(W)$ ,  $W = K[A] \cdot z$ 。如果

$$M_{A, z}(x) = f(x) \cdot g(x) \text{ 且 } (f, g) = 1,$$

则存在  $\alpha, \beta \in W$  使  $W = K[A] \cdot \alpha \oplus K[A] \cdot \beta$ , 且

$$M_{A, \alpha}(x) = f(x), \quad M_{A, \beta}(x) = g(x).$$

证明: 由  $(f, g) = 1$  知存在  $u(x), v(x) \in K[x]$  使  $f(x)u(x) + g(x)v(x) = 1$ 。  
故  $z = g(A)v(A)z + f(A)u(A)z = \alpha + \beta$ , 其中  $\alpha = g(A) \cdot v(A) \cdot z$ ,



$\beta = f(A)u(A) \cdot z$ , 因此,  $W = K[A] \cdot z = K[A] \cdot \alpha + K[A] \cdot \beta$ . 由

$f(A) \cdot \alpha = 0, g(A) \cdot \beta = 0$ . 可得  $K[A] \cdot \alpha \cap K[A] \cdot \beta = \{0\}$ , 故

$$W = K[A] \cdot \alpha \oplus K[A] \cdot \beta, \text{ 且 } \mathcal{M}_{A, \alpha}(x) | f(x), \mathcal{M}_{A, \beta}(x) | g(x).$$

另一方面, 由  $\deg f(x) + \deg g(x) = \deg \mathcal{M}_{A, z}(x) = \dim_K(W) = \deg \mathcal{M}_{A, \alpha}(x) + \deg \mathcal{M}_{A, \beta}(x)$   
可得  $\deg f(x) = \deg \mathcal{M}_{A, \alpha}(x), \deg g(x) = \deg \mathcal{M}_{A, \beta}(x)$ . 所以

$$\mathcal{M}_{A, \alpha}(x) = f(x), \mathcal{M}_{A, \beta}(x) = g(x).$$

□

下面我们证明满足推论 6.2.3 中条件的分解是唯一的.

定理 6.2.3 (不变性定理). 对任意  $A \in \mathbb{C}(V)$ , 如果分解

$$V = K[A] \cdot z_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot z_s = K[A] \cdot w_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot w_t$$

满足  $\mathcal{M}_{A, z_i}(x) = p_i(x)^{n_i}, \mathcal{M}_{A, w_j}(x) = q_j(x)^{m_j} (1 \leq i \leq s, 1 \leq j \leq t)$  其中  
 $p_i(x), q_j(x) \in K[x]$  互不可约多项式, 且  $s=t$ , 且适当调整次序后  
有  $p_i(x)^{n_i} = q_i(x)^{m_i}$ .

证明: 设  $p(x) \in K[x]$  是不可约多项式, 令  $M_{p(x)} := \bigoplus_{p(x) | p_i(x)} K[A] \cdot z_i \subset V$

$N_{p(x)} = \bigoplus_{q_j(x) | p(x)} K[A] \cdot w_j \subset V$ , 且  $V = M_{p(x)} \oplus M'_{p(x)} = N_{p(x)} \oplus N'_{p(x)}$  其中

$$M'_{p(x)} = \bigoplus_{p_i(x) \nmid p(x)} K[A] \cdot z_i, N'_{p(x)} = \bigoplus_{q_j(x) \nmid p(x)} K[A] \cdot w_j.$$

不证自明  $M_{p(x)} = N_{p(x)}$ :  $\forall \alpha \in M_{p(x)}$ , 存在  $\alpha_1 \in M_{p(x)}, \alpha_2 \in N'_{p(x)}$  使  
 $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2$ . 由于存在  $k$  使  $p(A)^k \cdot \alpha_2 = p(A)^k (\alpha - \alpha_1) = 0$  且  $f(A) \cdot \alpha_2 = 0$  其中  
 $f(x) = \prod_{q_j(x) | p(x)} q_j(x)^{m_j}$ , 且  $(p(x)^k, f(x)) = 1$ , 故  $\alpha_2 = 0$ . 所以  $M_{p(x)} \subseteq N_{p(x)}$ .

同理  $N_{p(x)} \subseteq M_{p(x)}$ . 因此, 在定理 6.2.3 中无妨假设  $p_1(x) = \dots = p_s(x) = p(x)$ ,  
 $q_1(x) = \dots = q_t(x) = p(x)$ , 且  $n_1 \leq n_2 \leq \dots \leq n_s, m_1 \leq m_2 \leq \dots \leq m_t$ . 此时不证自明

~~$E = \bigoplus_{n_i=n_s} K[A] \cdot z_i, W = \bigoplus_{m_j=m_t} K[A] \cdot w_j, E = \bigoplus_{n_i < n_s} K[A] \cdot z_i, W = \bigoplus_{m_j < m_t} K[A] \cdot w_j$~~   
且  $V = E \oplus W = W' \oplus W''$  明  $\mathcal{M}_A(x) = p(x)^{n_s}, \mathcal{M}_A(x) = p(x)^{m_t}$ . 故  $n_s = m_t = m$ .

对任意  $1 \leq k \leq m$ , 令  $N_k = \#\{i \mid n_i = k\}$ ,  $N'_k = \#\{j \mid m_j = k\}$ .

若 ~~需证明~~  $N_k = N'_k$  对任意  $1 \leq k \leq m$  成立, 则  $s = t$ ,  $n_i = m_i$  ( $1 \leq i \leq s$ ).

我们将证明  $N_k$  与分解无关, 它们事实上由线性算子  $P(A)^{k_j}$  ( $1 \leq j \leq m$ ) 的秩唯一确定!

对任意  $1 \leq k \leq m$ , 令  $E_k = \bigoplus_{n_i=k} K[A] \cdot z_i$ , 则  $V = \bigoplus_{k=1}^m E_k$ .

线性算子  $P(A): V = \bigoplus_{k=1}^m E_k \rightarrow V = \bigoplus_{k=1}^m E_k$ ,  $\text{Im}(P(A)) = \bigoplus_{k=1}^m P(A) \cdot E_k$ .

由于  $P(A) \cdot E_k = \bigoplus_{n_i=k} K[A] P(A) \cdot z_i$ ,  $\dim_K K[A] P(A) \cdot z_i = (k-1) \deg P(x)$ , 故

$$r(P(A)) = \deg P(x) \sum_{k=2}^m (k-1) N_k.$$

同理可得公式 ( $i > m$ , 则  $N_i = 0$ ,  $P(A)^i = 0$ ).

$$(6.2.5) \quad r(P(A)^i) = \deg P(x) \sum_{k=i+1}^m (k-i) N_k, \quad i=1, 2, \dots, m.$$

特别地, 对任意  $1 \leq j \leq m$ , 我们有  $(P(A)^j)^m = \text{id}$ .

$$r(P(A)^{i+m}) = \deg P(x) \sum_{k=i+2}^m (k-i-1) N_k, \quad r(P(A)^{i+1}) = \deg P(x) \sum_{k=i+1}^m (k-i) N_k.$$

故  $r(P(A)^{i+m}) + r(P(A)^{i+1}) = N_j \deg P(x) + 2 r(P(A)^i)$ . 因此,

$$(6.2.6) \quad N_j = \frac{1}{\deg P(x)} [r(P(A)^{i+m}) + r(P(A)^{i+1}) - 2 r(P(A)^i)], \quad 1 \leq j \leq m.$$

□

### 习题 6.2

1. 设  $\dim_K(V) = n$ ,  $A \in \mathcal{L}(V)$ . 试证明:

(1)  $V$  是循环空间当且仅当存在一组基  $e_0, e_1, \dots, e_{n-1}$  使  $Ae_i = e_{i+1}$ ,  $0 \leq i < n-1$ .

(2) 如果  $Ae_{n-1} = a_0 e_0 + a_1 e_1 + \dots + a_{n-1} e_{n-1}$ , 求  $A$  的最小多项式  $M_A(x)$ , 并求  $A$  在上述基下的坐标矩阵.



### §6.3 多项式矩阵方程.

对于给定的线性算子  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 我们可以定义  $K[x]$  对  $V$  的“数乘法”:  $K[x] \times V \rightarrow V, (f(x), v) \mapsto f(x) \cdot v = f(A)(v)$ .  
 当  $f(x)$  是  $K$  中常数时,  $f(x) \cdot v$  就是  $K$ -向量空间  $V$  上的“数乘法”.  
 所以运算  $K[x] \times V \rightarrow V, (f(x), v) \mapsto f(x) \cdot v$ , 可以看成  $K$ -向量空间  $V$  的“数乘法”  $K \times V \rightarrow V, (\lambda, v) \mapsto \lambda v$  的扩展.

引理 6.3.1: 给定  $A \in \mathcal{L}(V)$ , 则下述“多项式数乘运算”

$$K[x] \times V \rightarrow V, (f(x), v) \mapsto f(x) \cdot v := f(A) \cdot v := f(A)(v)$$

是  $V$  中“数乘运算”的推广, 即: 若  $f(x)$  是零多项式  $a \in K$ , 则

$$f(x) \cdot v = av.$$

- 且满足: (1)  $f(x) \cdot (g(x) \cdot v) = (f(x)g(x)) \cdot v, \forall f(x), g(x) \in K[x], v \in V,$   
 (2)  $(f(x) + g(x)) \cdot v = f(x) \cdot v + g(x) \cdot v, (3) f(x) \cdot (v_1 + v_2) = f(x) \cdot v_1 + f(x) \cdot v_2.$

证明: 由定义直接验证. □

对于任意多项式矩阵  $A(x) = (a_{ij}(x))_{m \times n}$  及  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V,$   
 $\beta_1, \dots, \beta_n \in V$ , 我们可以定义运算

$$(\alpha_1, \dots, \alpha_m) \cdot A(x) = \left( \sum_{i=1}^m a_{i1}(x) \cdot \alpha_i, \sum_{i=1}^m a_{i2}(x) \cdot \alpha_i, \dots, \sum_{i=1}^m a_{in}(x) \cdot \alpha_i \right)$$

$$A(x) \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n a_{1j}(x) \cdot \beta_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n a_{mj}(x) \cdot \beta_j \end{pmatrix},$$

它们满足通常的矩阵运算的

规则。虽然对初学者而言, 对这些运算<sup>可能</sup>不<sup>可</sup>理解(甚至有点不放心)但我们将会看到, 通过这种抽象形式的运算, 不仅无需任何技巧地重新证明上一节的结果, 而且对任意矩阵  $A \in M_n(K)$ , 该方法<sup>还</sup>提供了<sup>寻找</sup>  $T$  使  $T^{-1}AT = J(A)$  的<sup>有效</sup>方法。~~该方法还提供了一个寻找 T 使 T^{-1}AT = J(A) 的有效方法。~~

设  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基,  $A \in \mathcal{L}(V)$  由下述等式

$$(6.3.1) \quad (Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n)A, \quad A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(K),$$

$\forall i=1, \dots, n$  而定。根据约定:  $x \cdot e_i = Ae_i$ , 所以 (6.3.1) 可翻译为

$$(6.3.2) \quad (e_1, \dots, e_n) \cdot (xI_n - A) = 0 \quad (\text{矩阵等式}).$$

这一翻译的好处立竿见影, 它使我的视野自然地得到

定理 6.3.1 (凯莱-哈密尔顿, Cayley-Hamilton 定理). 设

$$\chi_A(x) = |x \cdot I_n - A| = x^n - a_1 x^{n-1} + a_2 x^{n-2} + \dots + (-1)^{n-1} a_{n-1} x + (-1)^n a_n \quad (\text{det})$$

是  $A$  的特征多项式. 则

$$\chi_A(A) = A^n - a_1 A^{n-1} + a_2 A^{n-2} + \dots + (-1)^{n-1} a_{n-1} A + (-1)^n a_n = 0.$$

证明: 在等式 (6.3.2) 两边同时乘  $(xI_n - A)$  的伴随矩阵  $(xI_n - A)^*$  得

$$(e_1, \dots, e_n) (xI_n - A) \cdot (xI_n - A)^* = (e_1, \dots, e_n) \begin{pmatrix} \chi_A(x) & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \chi_A(x) \end{pmatrix} = 0.$$

所以, 对所有  $1 \leq i \leq n$ ,  $\chi_A(x) \cdot e_i = 0$ . 将运算  $\chi_A(x) \cdot e_i$  翻译过来就是  $\chi_A(A) e_i = \chi_A(A)(e_i) = 0 \quad (1 \leq i \leq n)$ . 所以  $\chi_A(A)$  是零算子  $\square$ .

等式 (6.3.2) 包含线性算子  $A \in \mathcal{L}(V)$  的全部信息, 所以是研究  $A$  的源泉. 为进一步通过 (6.3.2) 研究  $A$ , 先介绍一个技术引理.

引理 6.3.2 (多项式矩阵的带余除法). 设  $A(x) \in M_{n \times m}(K[x])$ ,  $\lambda \cdot$

存在  $B(x) \in M_{n \times m}(K[x])$ ,  $R \in M_{n \times m}(K)$  使

$$A(x) = (xI_n - A) B(x) + R.$$

证明: 任意  $A(x) \in M_{n \times m}(K[x])$  可写成

$$A(x) = A_R x^R + A_{R-1} x^{R-1} + \dots + A_1 x + A_0, \quad A_i \in M_{n \times m}(K).$$

对  $A(x)$  的次数  $R$  做归纳法. 消去首项  $A_R x^R$ : 令

$$\begin{aligned}\bar{A}(x) &= A(x) - (xI_n - A)A_R x^{k-1} = A(x) - A_R x^k + AA_R x^{k-1} \\ &= (A_{R-1} + AA_R)x^{k-1} + A_{k-2}x^{k-2} + \dots + A_1x + A_0.\end{aligned}$$

由归纳假设, 存在  $\bar{B}(x) \in M_{n \times m}(K[x])$ ,  $\bar{R} \in M_{n \times m}(K)$  使

$$\bar{A}(x) = (xI_n - A)\bar{B}(x) + \bar{R}.$$

所以,  $A(x) = \bar{A}(x) + (xI_n - A)A_R x^{k-1} = (xI_n - A)(A_R x^{k-1} + \bar{B}(x)) + \bar{R}$ .

令  $B(x) = A_R x^{k-1} + \bar{B}(x)$ ,  $R = \bar{R}$  即得引理.  $\square$

定理 6.3.2. 存在可逆矩阵  $P(x), Q(x) \in M_n(K[x])$  使

$$(6.3.3) \quad P(x)(xI_n - A)Q(x) = \begin{pmatrix} 1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & d_1(x) & \\ & & & \ddots \\ 0 & & & & d_s(x) \end{pmatrix}_{n \times n}$$

其中  $d_i(x) | d_{i+1}(x)$  是首项系数为 1 的非常数多项式.  $\square$

$$(6.3.4) \quad (e_1, \dots, e_n) P(x)^{-1} = (u_1, \dots, u_{n-s}, v_1, \dots, v_s), \quad u_i, v_i \in V.$$

且  $V = K[A] \cdot v_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot v_s$ , 且  $\mathcal{M}_{A, v_i}(x) = d_i(x)$ .

证明: 由等式 (6.3.2), 得  $(e_1, \dots, e_n) P(x)^{-1} \cdot P(x)(xI_n - A)Q(x) = 0$ , 故

$$(u_1, \dots, u_{n-s}, v_1, \dots, v_s) \cdot \begin{pmatrix} 1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & d_1(x) & \\ & & & \ddots \\ 0 & & & & d_s(x) \end{pmatrix}_{n \times n} = 0.$$

因此,  $u_1, \dots, u_{n-s} = 0$ ,  $d_1(x) \cdot v_1 = 0, \dots, d_s(x) \cdot v_s = 0$ . 由于

$$(e_1, \dots, e_n) = (u_1, \dots, u_{n-s}, v_1, \dots, v_s) P(x) = (0, \dots, 0, v_1, \dots, v_s) P(x)$$

可得  $V = K[x] \cdot e_1 + \dots + K[x] \cdot e_n = K[x] \cdot v_1 + \dots + K[x] \cdot v_s = K[A] \cdot v_1 + \dots + K[A] \cdot v_s$ .

所以只需证明: (1)  $V = K[A] \cdot v_1 + \dots + K[A] \cdot v_s$  是直和; (2)  $\mathcal{M}_{A, v_i}(x) = d_i(x)$ .

下述引理是直和的充分条件 (1) 和 (2).

$\square$

3/3 6.3.3. 若  $f_1(x) \cdot v_1 + \dots + f_s(x) \cdot v_s = 0$ ,  $\lambda_i | d_i(x) | f_i(x)$ . ( $1 \leq i \leq s$ ).

证明:  $f_1(x) \cdot v_1 + \dots + f_s(x) \cdot v_s = 0$  可以写成

$$0 = (u_1, \dots, u_{n-s}, v_1, \dots, v_s) \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ f_1(x) \\ \vdots \\ f_s(x) \end{pmatrix} = (e_1, \dots, e_n) P(x)^{-1} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ f_1(x) \\ \vdots \\ f_s(x) \end{pmatrix}.$$

由引理 6.3.2 (带余除法), 存在多项式矩阵  $R(x) \in M_{n \times 1}(K[x])$  使

$$P(x)^{-1} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ f_1(x) \\ \vdots \\ f_s(x) \end{pmatrix} = (xI_n - A) R(x) + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}, \quad R(x) = \begin{pmatrix} r_1(x) \\ \vdots \\ r_n(x) \end{pmatrix}, \quad b_i \in K.$$

由  $0 = (e_1, \dots, e_n) P(x)^{-1} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ f_1(x) \\ \vdots \\ f_s(x) \end{pmatrix} = (e_1, \dots, e_n) \cdot (xI_n - A) \begin{pmatrix} r_1(x) \\ \vdots \\ r_n(x) \end{pmatrix} + (e_1, \dots, e_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$

得  $b_1 e_1 + \dots + b_n e_n = 0$ , ( $b_i \in K$ ). 故  $b_1 = \dots = b_n = 0$  (因  $e_1, \dots, e_n$  是基). 因此

$$\begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ f_1(x) \\ \vdots \\ f_s(x) \end{pmatrix} = P(x) \cdot (xI_n - A) \cdot Q(x) \cdot Q(x)^{-1} \cdot R(x) = P(x) \cdot (xI_n - A) Q(x) \cdot \begin{pmatrix} \bar{r}_1(x) \\ \vdots \\ \bar{r}_n(x) \end{pmatrix}.$$

所以  $f_i(x) = d_i(x) \bar{r}_{n-s+i}(x)$ ,  $1 \leq i \leq s$ . □

下面引入一些关于多项式矩阵的术语用来证明  $d_1(x), \dots, d_s(x)$  与  $P(x), Q(x)$  的选取无关 (即与初等行变换和列变换无关).

设  $A(x) \in M_{m \times n}(K[x])$ ,  $1 \leq k \leq \min\{m, n\}$ ,  $D_k(A(x))$  表示  $A(x)$  中所有  $k$ -阶非零子式的最大公因式. 如果  $A(x)$  的所有  $k$ -阶子式均为零, 则令  $D_k(A(x)) = 0$ .

3/3 6.3.4. ~~证明~~  $D_i(A(x)) | D_{i+1}(A(x))$ . 如果  $A(x)$  与  $B(x)$  等价

则  $D_i(A(x)) = a_i D_i(B(x))$ ,  $a_i \in K^* = K \setminus \{0\}$ .

证明: 因为任意  $i$ -阶子式都是  $i$ -阶子式的线性组合, 所以  $D_i(A(x)) | D_{i+1}(A(x))$ .

$B(x)$  的子式即由  $A(x)$  的子式即通过初等变换得到, 故  $B(x)$  的任意  $k$  阶子式与  $A(x)$  中对应的  $k$  阶子式相差一个非零常数. 因此  $D_k(A(x)) = a_k D_k(B(x))$ .  $\square$

定义 6.3.1.  $D_k(A(x))$  称为  $A(x)$  的  $k$  阶行列式因子, 而

$$\{D_1(A(x)), \dots, D_{\min\{m,n\}}(A(x))\}$$

称为  $A(x)$  的行列式因子集合. 令  $r$  为使  $D_r(A(x)) \neq 0$  的最大整数, 则

$$d_1(A(x)) = D_1(A(x)), d_2(A(x)) = \frac{D_2(A(x))}{D_1(A(x))}, \dots, d_r(A(x)) = \frac{D_r(A(x))}{D_{r-1}(A(x))}$$

称为  $A(x)$  的不变因子 (要求  $D_1(A(x)) \neq 0$ ,  $d_i(A(x))$  为首项系数为 1 的多项式, 从而它们在等价关系下不变).  $\square$

引理 6.3.5, 如果  $xI_n - A$  初等等价于

$$B = \begin{pmatrix} 1 & & & & 0 \\ & \ddots & & & \\ & & d_1(x) & & \\ & & & \ddots & \\ 0 & & & & d_s(x) \end{pmatrix}, \text{ 其中 } d_i(x) | d_{i+1}(x), d_i(x) \text{ 首项系数为 } 1.$$

则  $xI_n - A$  的不变因子是:  $\underbrace{1, 1, \dots, 1}_{n-s}, d_1(x), d_2(x), \dots, d_s(x)$ .  $\square$

证明: 直接计算  $B$  即可.

定义 6.3.2.  $xI_n - A$  的不变因子  $d_1(x), \dots, d_s(x)$  称为  $A$  的不变因子.

如果  $d_i(x) = P_{i1}(x)^{m_{i1}} \dots P_{in_i}(x)^{m_{in_i}}$  ( $1 \leq i \leq s$ ),  $m_{ij} > 0$ ,

是不可约分解. 则  $P_{ij}(x)^{m_{ij}}$  称为  $A$  的一个初等因子.  $A$  的初等因子全体称为  $A$  的初等因子组.  $\square$

推论 6.3.1, 如果  $d_1(x), \dots, d_s(x)$ ,  $d_i(x) | d_{i+1}(x)$ , 是  $A$  的不变因子,

则  $M_{A, v_s}(x) = d_s(x)$ .

证明: 由定理 6.3.2,  $V = K[A] \cdot v_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot v_s$ ,  $M_{A, v_s}(x) = d_s(x)$  且  $d_s(A) \cdot v_s = 0$ , 从而  $M_{A, v_s}(x) | d_s(x)$ . 由于  $M_{A, v_s}(x) = d_s(x)$ , 所以  $d_s(x) | M_{A, v_s}(x)$ . 因此  $M_{A, v_s}(x) = d_s(x) = M_{A, v_s}(x)$ .  $\square$



推论 6.3.2. 设  $A \in M_n(K)$ , 如果

$$d_i(x) = x^{m_i} - a_{m_i-1}^{(i)} x^{m_i-1} - \dots - a_1^{(i)} x - a_0^{(i)}, \quad (i=1, 2, \dots, s).$$

是  $A$  的不变因子, 则  $A$  相似于

$$F(A) = \begin{pmatrix} A_1 & & & 0 \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & A_s \end{pmatrix}, \quad \text{其中 } A_i = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & a_0^{(i)} \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & a_1^{(i)} \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & a_2^{(i)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & a_{m_i-2}^{(i)} \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & a_{m_i-1}^{(i)} \end{pmatrix}$$

证明: 由定理 6.3.2,  $V = K[A] \cdot v_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot v_s$ ,  $M_{A, v_i}(x) = d_i(x)$ .

在  $K[A] \cdot v_i$  中取基  $v_i, Av_i, A^2v_i, \dots, A^{m_i-1}v_i$ ,  $A_i = A|_{K[A] \cdot v_i}$  在该基下的坐标矩阵为

$$A_i = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & a_0^{(i)} \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & a_1^{(i)} \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & a_2^{(i)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & a_{m_i-2}^{(i)} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & a_{m_i-1}^{(i)} \end{pmatrix}.$$

每个  $K[A] \cdot v_i$  中上述基一起可得  $V$  的一组基使  $A$  在该基下的坐标矩阵

$$F(A) = \begin{pmatrix} A_1 & & & 0 \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & A_s \end{pmatrix}.$$

所以  $A$  相似于  $F(A)$ . □

推论 6.3.3. 设  $(\lambda e_1, \dots, \lambda e_n) = (e_1, \dots, e_n)A$ ,  $d_1(x), \dots, d_s(x)$  是  $A$  的不变因子. 如果

$$d_i(x) = p_{i1}(x)^{m_{i1}} \dots p_{in_i}(x)^{m_{in_i}}, \quad m_{ij} > 0, \quad (1 \leq i \leq s).$$

是  $d_i(x)$  的不可约分解, 则存在  $d_{ij} \in V$  ( $1 \leq i \leq s, 1 \leq j \leq n_i$ ) 使

$$V = \bigoplus_{i,j} K[A] \cdot d_{ij}$$

其中  $M_{A, d_{ij}}(x) = p_{ij}(x)^{m_{ij}}$ .

证明: 由定理 6.3.2,  $V = K[A] \cdot v_1 \oplus \dots \oplus K[A] \cdot v_s$  且  $M_{A, v_i}(x) = d_i(x)$  应用引理 6.3.4 于每个  $K[A] \cdot v_i$  即得推论. □

推论 6.3.4. 设  $A, B \in M_n(K)$ , 则下述结论等价

- (1)  $A$  与  $B$  相似;
- (2)  $xI_n - A$  与  $xI_n - B$  初等等价.
- (3)  $A$  与  $B$  有相同的初等因子组
- (4)  $A$  与  $B$  有相同的不变因子组.

证明: (1)  $\Rightarrow$  (2): 存在  $T \in M_n(K)$  使  $B = T^{-1}AT$ , 从而

$$xI_n - B = T^{-1}(xI_n - A)T.$$

所以  $xI_n - A$  与  $xI_n - B$  等价.

(2)  $\Rightarrow$  (3): 显然.

(3)  $\Rightarrow$  (4): 由  $A$  的初等因子组可唯一确定  $A$  的不变因子.

(4)  $\Rightarrow$  (1): 由推论 6.3.2,  $A$  相似于  $F(A)$ ,  $F(A)$  由  $A$  的不变因子组确定. 所以, 若  $A, B$  有相同不变因子组, 则  $F(A)$  与  $F(B)$  相似, 从而  $A$  与  $B$  相似.  $\square$

例 6.3.1. 矩阵 (Jordan 块)

$$J_n(\lambda_0) = \begin{pmatrix} \lambda_0 & 1 & & 0 \\ & \lambda_0 & 1 & \\ & 0 & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{pmatrix}_{n \times n}$$

的初等因子组是  $(x - \lambda_0)^m$ , 即  $J$  Jordan 矩阵

$$J = \begin{pmatrix} J_{m_1}(\lambda_1) & & & 0 \\ & J_{m_2}(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & J_{m_s}(\lambda_s) \end{pmatrix}$$

的初等因子组是:  $(x - \lambda_1)^{m_1}, (x - \lambda_2)^{m_2}, \dots, (x - \lambda_s)^{m_s}$ .  $\square$

例 6.3.2, 设  $A \in M_4(K)$ ,  $A$  的初等因子组是

$$x-1, (x-1)^3, (x+1)^2, x-2.$$

则  $A$  有 4 个 Jordan 块:  $J_1(1)=1, J_3(1)=\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, J_2(-1)=\begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}, J_1(2)=2$ . 所以  $A$  的 Jordan 标准型为



$B_3 = (-\sqrt{2}), B_4 = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, B_5 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, B_6 = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}.$

例 6.3.5. 设

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 2 & -3 \\ 4 & 10 & -12 \\ 3 & 6 & -7 \end{pmatrix}.$$

试求: (1)  $M_A(x)$ ; (2)  $A$  的 Jordan 标准型  $J(A)$ ; (3) 求  $T$  使

$$T^{-1}AT = J(A).$$

解: 设  $V$  是 3 维复空间,  $e_1, e_2, e_3 \in V$  是一组基,  $A \in \mathcal{L}(V)$  由

$$(Ae_1, Ae_2, Ae_3) = (e_1, e_2, e_3)A.$$

定义. 求  $J(A)$  和 使  $T^{-1}AT = J(A)$  的  $T \in M_3(\mathbb{C})$  可按下列方式求.

第一步: 求可逆矩阵  $P(x) \in M_3(\mathbb{C}[x])$  使

$$P(x)(xI_3 - A)Q(x) = \begin{pmatrix} 1 & & & 0 \\ & \dots & & \\ & & d_1(x) & \\ & 0 & & \dots & d_2(x) \end{pmatrix}.$$

$$(xI_3 - A | I_3) = \left( \begin{array}{ccc|ccc} x-3 & -2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ -4 & x-10 & 12 & 0 & 1 & 0 \\ -3 & -6 & x+7 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} -3 & -6 & x+7 & 0 & 0 & 1 \\ x-3 & -2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ -4 & x-10 & 12 & 0 & 1 & 0 \end{array} \right)$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & -\frac{1}{3}x - \frac{7}{3} & 0 & 0 & -\frac{1}{3} \\ x-3 & -2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ -4 & x-10 & 12 & 0 & 1 & 0 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & -\frac{1}{3}x - \frac{7}{3} & 0 & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & -2(x-2) & \frac{1}{3}x^2 + \frac{17}{3}x + 4 & 1 & 0 & \frac{1}{3}(x-3) \\ 0 & x-2 & -\frac{2}{3}x + \frac{10}{3} & 0 & 1 & -\frac{1}{3} \end{array} \right)$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & -\frac{1}{3}(x+7) & 0 & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & -2(x-2) & \frac{1}{3}(x-2)(x+6) & 1 & 0 & \frac{1}{3}(x-3) \\ 0 & 0 & \frac{1}{6}(x-2)^2 & \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{6}(x-11) \end{array} \right) \xrightarrow{\substack{3r \\ 3r}} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & -2(x-2) & \frac{1}{3}(x-2)(x+6) & 1 & 0 & \frac{1}{3}(x-3) \\ 0 & 0 & \frac{1}{6}(x-2)^2 & \frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{6}(x-11) \end{array} \right)$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & (x-2) & 0 & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{6}(x-3) \\ 0 & 0 & (x-2)^2 & \frac{1}{2} & 6 & (x-11) \end{array} \right), \quad P(x) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{2} & 0 & -\frac{1}{6}(x-3) \\ 3 & 6 & x-11 \end{pmatrix}, \quad \begin{matrix} d_1(x) = x-2 \\ d_2(x) = (x-2)^2 \end{matrix}$$

因此有: (1)  $M_A(x) = (x-2)^2$ ; (2)  $J(A) = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$

第二步: 求  $P(x)^{-1}$  与  $T$ .  $P(x)^{-1} = \begin{pmatrix} x-3 & -2 & 0 \\ -4 & 1 & \frac{1}{6} \\ -3 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$

所以  $(e_1, e_2, e_3)P(x)^{-1} = ((x-3)e_1 - 4e_2 - 3e_3 = 0, -2e_1 + e_2, \frac{1}{6}e_2)$ .

令  $v_1 = -2e_1 + e_2, v_2 = \frac{1}{6}e_2$ , 则  $V = \mathbb{C}[A] \cdot v_1 \oplus \mathbb{C}[A] \cdot v_2$ ,

$M_{A, v_1}(x) = x-2, M_{A, v_2}(x) = (x-2)^2$ . 在  $\mathbb{C}[A] \cdot v_1$  取基  $v_1$ , 在  $\mathbb{C}[A] \cdot v_2$  中

取基  $(A-2)v_2, v_2$ . 令  $\alpha_1 = v_1, \alpha_2 = (A-2)v_2, \alpha_3 = v_2$ , 则

$$(A\alpha_1, A\alpha_2, A\alpha_3) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)J(A).$$

由  $\alpha_1 = -2e_1 + e_2, \alpha_2 = \frac{1}{6}(A-2)e_2 = \frac{1}{3}e_1 + \frac{4}{3}e_2 + e_3, \alpha_3 = \frac{1}{6}e_2$ , 得

$$(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = (e_1, e_2, e_3) \begin{pmatrix} -2 & \frac{1}{3} & 0 \\ 1 & \frac{4}{3} & \frac{1}{6} \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

所以  $T = \begin{pmatrix} -2 & \frac{1}{3} & 0 \\ 1 & \frac{4}{3} & \frac{1}{6} \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$  使得  $T^{-1}AT = J(A)$ .

□

### 习题 6.3

1. 设

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

试求: (1) 相合二次型  $M_A(x)$ ; (2)  $A$  的 Jordan 标准型  $J(A)$ .

(3)  $T \in M_4(\mathbb{C})$  使得  $T^{-1}AT = J(A)$ .

2. 已知某矩阵  $A$  的初等因子组为:

$$x-1, (x-1)^3, x+1, x+1, (x+1)^3, x-2, (x-2)^2.$$

试求  $A$  的不变因子组  $J(A)$ .

3. 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -向量空间,  $A \in \mathcal{L}(V)$

如设  $\chi_A(x) = P_1(x)^{n_1} \cdot P_2(x)^{n_2} \cdots P_s(x)^{n_s} \quad (n_i > 0)$

$\mu_A(x) = P_1(x)^{m_1} \cdot P_2(x)^{m_2} \cdots P_s(x)^{m_s} \quad (m_i > 0)$

则  $V$  是  $A$  的 特征多项式 和 极小多项式 的不可约分解. 令

$V_i = \ker(P_i(A)^{n_i}), \quad W_i = \ker(P_i(A)^{m_i}).$

证明: (1)  $V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_s = W_1 \oplus \cdots \oplus W_s$

(2)  $\dim_K W_i = n_i \cdot \deg P_i(x). \quad (1 \leq i \leq s).$

4. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$  满足  $\mu_A(x) = \chi_A(x)$ . 试证明:

$C(A) := \{ B \in \mathcal{L}(V) \mid B \cdot A = A \cdot B \} = K[A].$

5. 设

$J_n(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & & 0 \\ & \lambda & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda \end{pmatrix}_{n \times n}$  是  $n$  阶 Jordan 块

证明:

$J_n(\lambda)^m = \begin{pmatrix} \lambda^m & C_m^1 \lambda^{m-1} & C_m^2 \lambda^{m-2} & \cdots \\ & \lambda^m & C_m^1 \lambda^{m-1} & \cdots \\ & & \lambda^m & C_m^1 \lambda^{m-1} \\ & & & \ddots \\ & & & & \lambda^m \end{pmatrix}$

其中  $C_m^k = \frac{m(m-1)\cdots(m-k+1)}{k!} = \frac{1}{k!} (\lambda^m)^{(k)}$  ( $(\lambda^m)^{(k)}$  表示对  $\lambda^m$  求  $k$  阶导数)

6. 设  $A \in M_n(\mathbb{Q})$ , 试证明:

$A$  是幂零矩阵  $\Leftrightarrow \text{tr}(A^i) = 0 \quad (1 \leq i \leq n).$



例 6.4.1:  $V = \mathbb{R}^2$  (标准内积空间).  $\forall A = (x_1, x_2), B = (y_1, y_2) \in V$ .

$$(A|B) = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = x_1 y_1 + x_2 y_2, \text{ 是 } \mathbb{R}^2 \text{ 上的一个内积.}$$

而  $A, B$  之间的距离  $d(A, B) = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2} = \sqrt{(A-B|A-B)}$ .

如果将  $\mathbb{R}^2$  中的向量  $x = (x_1, x_2)$  看成是位于原点的(有向)线段, 则  
向量  $x = (x_1, x_2)$  的长度为  $\|x\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2} = \sqrt{(x|x)}$ , 两个向量

$$x = (x_1, x_2), y = (y_1, y_2) \text{ 的夹角 } \varphi \text{ 满足: } \cos \varphi = \frac{(x|y)}{\|x\| \cdot \|y\|}. \quad \square$$

例 6.4.2:  $V = \mathbb{R}^n$  (标准内积空间).  $\forall x = (x_1, x_2, \dots, x_n), y = (y_1, \dots, y_n) \in V$

$$(x|y) = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n \text{ 是 } \mathbb{R}^n \text{ 上的一个内积 (标准内积).}$$

事实上,  $\forall$  ~~任意~~ 一个正定矩阵  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , 双线性函数

$$(x|y)_A = x A y \text{ 是 } \mathbb{R}^n \text{ 上的一个内积.} \quad \square$$

例 6.4.3:  $V = C([a, b]) = \{ [a, b] \text{ 上的连续实函数} \}$ , 则

$$(f|g) = \int_a^b f(x)g(x) dx, \quad \forall f, g \in C([a, b]) = V$$

是  $V$  上的一个内积. □

例 6.4.4: 设  $V$  是一个内积空间,  $W \subset V$  是子空间, 则

$V$  上内积  $(\cdot|\cdot): V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  限制在  $W \times W$  也是  $W$  上的一个内积, 所以  $W$  (在  $V$  的内积下) 也是一个内积空间. □

定理 6.4.1: 设  $V$  是一个内积空间, 则:

$$|\langle \alpha | \beta \rangle|^2 \leq (\alpha | \alpha) \cdot (\beta | \beta), \quad \forall \alpha, \beta \in V.$$

且等号成立当且仅当  $\alpha, \beta$  线性相关.

证明: 令  $W = \langle \alpha, \beta \rangle \subset V, \forall x = x_1 \alpha + x_2 \beta \in W$ ; 有  
 $\langle x | x \rangle \geq 0$ . 等号成立  $\Leftrightarrow x = 0$ .



pp  $(x_1, x_2) \begin{pmatrix} (\alpha|\alpha), (\alpha|\beta) \\ (\alpha|\beta), (\beta|\beta) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \langle x|x \rangle \geq 0 \quad (*)$

对任意  $x_1, x_2$  成立, 矩阵  $A = \begin{pmatrix} (\alpha|\alpha), (\alpha|\beta) \\ (\alpha|\beta), (\beta|\beta) \end{pmatrix}$  半正定. 所以

$$(\alpha|\alpha) \cdot (\beta|\beta) - (\alpha|\beta)^2 = |A| \geq 0.$$

且  $|A|=0 \Leftrightarrow$  存在不全为零的  $x_1, x_2$  使  $\langle x|\alpha+\beta | \alpha|\alpha+\beta \rangle = 0$

$\Leftrightarrow x_1\alpha + x_2\beta = 0 \Leftrightarrow \alpha, \beta$  线性相关.

□

对于不同内积的选取, 上述不等式可~~不~~<sup>推为</sup> ~~不~~<sup>证</sup> 若取不  
等式. 例如:

1) 在  $\mathbb{R}^n$  中选取内积:  $\forall x=(x_1, \dots, x_n), y=(y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$

$$\langle x|y \rangle = x_1y_1 + \dots + x_ny_n.$$

2) ~~由~~ 定理 6.1 中不等式变为 Cauchy 不等式:

~~Cauchy 不等式~~  $\left| \sum_{i=1}^n x_i y_i \right| \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \cdot \sqrt{\sum_{i=1}^n y_i^2}$ . 等号成立  $\Leftrightarrow y_i = \lambda x_i$ .

(2) 在  $C([a,b])$  上选取内积:  $\langle f|g \rangle = \int_a^b f(x)g(x)dx$ . 所以

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \sqrt{\int_a^b f(x)^2 dx} \cdot \sqrt{\int_a^b g(x)^2 dx} \quad (\text{Schwarz 不等式}).$$

推论 6.4.1:  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 令  $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha|\alpha)}$ ,  $\|\beta\| = \sqrt{(\beta|\beta)}$ . 所以

$$-1 \leq \frac{\langle \alpha, \beta \rangle}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|} \leq 1 \quad \square$$

推论 6.4.2:  $\forall \alpha, \beta \in V$ ,  $\|\alpha \pm \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$ .

证明:  $\|\alpha \pm \beta\|^2 = (\alpha \pm \beta | \alpha \pm \beta) = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 \pm 2\langle \alpha | \beta \rangle \leq \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + 2\|\alpha\|\|\beta\|$   
 $\leq \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + 2\|\alpha\|\|\beta\| = (\|\alpha\| + \|\beta\|)^2$ . □

定义 6.4.2 设  $V$  是  $n$  维内积空间,  $\forall x, y \in V$ . 则:

- (1)  $\|x\| = \sqrt{(x|x)}$  称为  $x$  的长度,  $\|x-y\|$  称为  $x, y$  之间的距离,  $x \in V$  称为单位向量, 如果  $\|x\|=1$ .
- (2) 存在  $\varphi \in [0, \pi]$  使  $\cos \varphi = \frac{(x|y)}{\|x\| \cdot \|y\|}$ ,  $\varphi$  称为  $x$  与  $y$  的夹角.
- (3)  $x, y$  称为正交 (记为  $x \perp y$ ) 如果它们的夹角  $\varphi = \frac{\pi}{2}$ .  
即:  $x \perp y \Leftrightarrow (x|y) = 0$ .

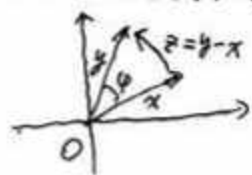
~~例 6.4.4~~

(4).  $V = \mathbb{R}^n$  与它的标准内积:  $\forall x = (x_1, \dots, x_n), y = (y_1, \dots, y_n)$   
 $(x|y) = x \cdot y = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n$   
 一起称为  $n$ -维标准欧氏空间. □

例 6.4.5: 设  $\mathbb{R}^3$  是 3-维标准欧氏空间,  $\forall x = (x_1, x_2, x_3), y = (y_1, y_2, y_3)$

则  $\|x\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}, \|y\| = \sqrt{y_1^2 + y_2^2 + y_3^2}$ .

$\|z\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2\|x\| \cdot \|y\| \cos \varphi$  (余弦定理)



另一方面,  $\|z\|^2 = \|y-x\|^2 = (y-x|y-x) = \|y\|^2 + \|x\|^2 - 2(x|y)$

所以  $(x|y) = \|x\| \cdot \|y\| \cos \varphi$ . 即  $\cos \varphi = \frac{(x|y)}{\|x\| \cdot \|y\|}$ . □

定义 6.4.3: 设  $V$  是  $n$ -维欧氏空间,  $e_1, \dots, e_n \in V$  称为标准正交基, 如果  $(e_i|e_j) = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$ . □

例 6.4.6 设  $\mathbb{R}^n$  是标准欧氏空间. 则  $e_1 = (1, 0, \dots, 0), \dots, e_n = (0, \dots, 0, 1)$  是  $\mathbb{R}^n$  中的标准正交基. □

例 6.4.7: 设  $V$  是内积空间,  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V$  是一组正交向量 (i.e.  $\alpha_i \perp \alpha_j, \forall i \neq j$ ). 则  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关.  $\square$

定理 6.4.2: 任何  $n$ -维欧氏空间必有标准正交基.

证明:  $(\cdot, \cdot): V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是对称双线性函数. 所以, 存在一组基  $e'_1, \dots, e'_n \in V$  使  $e'_i \perp e'_j (i \neq j)$ , 且  $(e'_i, e'_i) > 0 (1 \leq i \leq n)$ .

令  $e_i = \frac{1}{\sqrt{(e'_i, e'_i)}} e'_i, (1 \leq i \leq n)$ . 则  $(e_i, e_i) = 1, (e_i, e_j) = 0 (i \neq j)$ .

所以  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组标准正交基.  $\square$

定理 6.4.3 (Gram-Schmidt 过程). 设  $V$  是内积空间,  $u_1, \dots, u_m \in V$

线性无关, 令  $v_1 = u_1, v_2 = u_2 - \frac{(u_2 | v_1)}{\|v_1\|^2} v_1, \dots$

$$v_{k+1} = u_{k+1} - \sum_{i=1}^k \frac{(u_{k+1} | v_i)}{\|v_i\|^2} v_i, \quad (1 \leq k \leq m-1).$$

则  $v_1, v_2, \dots, v_m$  互相正交 ( $v_i \perp v_j$ ),  $\langle u_1, \dots, u_m \rangle = \langle v_1, \dots, v_m \rangle$ , 且  $(v_1, v_2, \dots, v_m) = (u_1, u_2, \dots, u_m) T$ , 其中  $T$  是 对角线为 1 的上三角 矩阵.

证明: 直接验证 (留作练习).  $\square$

定义 6.4.4: 两个内积空间  $V, V'$  称为同构. 如果存在一个线性同构  $f: V \rightarrow V'$  使得,  $\forall x, y \in V$ .

$$(x | y)_V = (f(x) | f(y))_{V'}, \quad \square$$

推论 6.4.3: 任意  $n$ -维欧氏空间  $V$  都同构于标准欧氏空间  $(\mathbb{R}^n, (\cdot, \cdot)_{\mathbb{R}^n})$ .

证明: 存在标准正交基  $e_1, \dots, e_n$ .  $\forall x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n \in V$ , 定义  $f(x) = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , 则  $f: V \rightarrow \mathbb{R}^n$  是同构.  $\square$

推论 6.4.4: 欧氏空间  $V$  中的任一 组标准正交向量  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  可以扩充成  $V$  的一 组标准正交基。特别地, 对任意子空间  $L \subset V$ , 有  $V = L \oplus L^\perp$ , 其中  $L^\perp = \{v \in V \mid \forall \alpha \in L, (v|\alpha) = 0\}$  且  $(L^\perp)^\perp = L$ .

### 习题 6.4

1. 设  $V$  是  $n$ -维欧氏空间,  $e_1, \dots, e_n$  和  $v_1, \dots, v_n$  是  $V$  的两组标准正交基, 证明:  $(v_1, \dots, v_n) = (e_1, \dots, e_n)T$ , 其中  $T^T T = I_n$  (这样的  $T$  称为正交矩阵).
2. 设  $P_2 = \{f(t) \in \mathbb{R}[t] \mid \deg f(t) \leq 2\}$ , 内积由  $(f|g) = \int_0^1 f(t)g(t)dt$  定义  
(1) 求子空间  $\langle 1, t \rangle^\perp$ ; (2) 求  $P_2$  的一组标准正交基.
3. 在  $\mathbb{R}[t]$  中定义  $(f|g) = \int_0^\infty e^{-t} f(t)g(t)dt$ . 证明:  
(1) ~~它是~~  $\mathbb{R}[t]$  的一个内积  
(2)  $(t^n | t^m) = (m+n)!$
4. 设  $\langle \cdot | \cdot \rangle_1$  与  $\langle \cdot | \cdot \rangle_2$  是实向量空间  $V$  (可能无穷维) 上的两个内积, 证明:  $\langle \cdot | \cdot \rangle_1 = \langle \cdot | \cdot \rangle_2 \Leftrightarrow \|x\|_1 = \|x\|_2, \forall x \in V$ .
5. 在  $\mathbb{R}^3$  中定义内积, 使:  $\forall x = [x_1, x_2, x_3] \in V$ .  
 $\|x\|^2 = 3x_1^2 + 2x_2^2 + x_3^2 - 4x_1x_2 - 2x_1x_3 + 2x_2x_3$ . 试求:  
(1)  $x = [1, 1, 1]$  与  $y = [2, 2, 1]$  之间的夹角; (2) 所有与  $x$  正交的向量.
6. 证明: 所有可逆矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$  都可写成  $A = B \cdot C$  其中  $B$  是正交矩阵,  $C$  是上三角形矩阵, 且  $|C| = \pm |A|$ .
7. 设  $A = [A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] \in M_n(\mathbb{R})$ ,  $A_{(1)}, \dots, A_{(n)}$  是标准欧氏空间  $\mathbb{R}^n$  的一组正交向量. 证明:  $|A| = \|A_{(1)}\| \cdot \|A_{(2)}\| \cdot \dots \cdot \|A_{(n)}\|$ .

8. 证明:  $\forall X = [X_{(1)}, \dots, X_{(n)}] \in M_n(\mathbb{R})$ , 有

$$|\det(X)| \leq \|X_{(1)}\| \cdot \|X_{(2)}\| \cdot \dots \cdot \|X_{(n)}\|, \text{ (事件用 } \mathbb{R}^n \text{ 中标准内积).}$$

9. 设  $V$  是  $n$ -维欧氏空间,  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基. 如果  $(\alpha | e_i) = (\beta | e_i), (1 \leq i \leq n)$ , 证明:  $\alpha = \beta$ .

10. 在内积空间  ~~$V$~~   $V$  中, 证明:

$$\|\alpha + \beta\|^2 + \|\alpha - \beta\|^2 = 2\|\alpha\|^2 + 2\|\beta\|^2.$$

(即: 平行四边形中对角线平方和等于 4 边平方和).

~~设  $A = [A_{(1)}, \dots, A_{(n)}] \in M_n(\mathbb{R})$ ,~~

11. 设  $A = (A^{(1)}, \dots, A^{(n)}) \in M_n(\mathbb{R})$ , 如果  $A^{(1)}, \dots, A^{(n)} \in \mathbb{R}^n$  是标准欧氏空间的一组正交向量, 试求  $A^{-1} = ?$ .

12. 在标准欧氏空间  $\mathbb{R}^4$  中构造子空间  ~~$\langle (1, 2, 2, -1), (1, 1, -5, 3), (3, 2, 8, -7) \rangle$~~

$$\langle (1, 2, 2, -1), (1, 1, -5, 3), (3, 2, 8, -7) \rangle \subset \mathbb{R}^4$$

的一组标准正交基

13. (Bessel 不等式). 设  $V$  是  $n$ -维欧氏空间,  $e_1, \dots, e_k \in V$  是一组正交向量. 证明,  $\forall x \in V$ , 有

$$\sum_{i=1}^k |(x | e_i)|^2 \leq \|x\|^2.$$

且等号对任意  $x \in V$  成立  $\Leftrightarrow k = n$ .

## §6.5 欧氏空间上的线性算子

84

在研究欧氏空间上线性算子之前，我们先做一点一般性讨论。  
 设  $V$  是  $n$  维  $K$ -线性空间， $A \in \mathcal{L}(V)$  是一个线性算子，从 §6.2 中的讨论可以看出  $A$  的对偶算子  $A^*: V^* \rightarrow V^*$  对研究  $A$  很有帮助。  
 例如，对任意  $A$  的不变子空间  $W \subset V$ ， $W^* \subset V^*$  也是  $A^*$  的不变子空间。如果  $A$  在  $V$  与  $V^*$  之间有更直接的联系，则  $A^*$  可提供更多研究  $A$  的信息。

命题 6.5.1: 设  $\mathcal{L}(V, V^*)$  表示所有  $K$ -线性映射  $V \rightarrow V^*$  组成的  $K$ -向量空间。①  $\mathcal{L}_2(V)$  表示所有双线性映射

$$f: V \times V \rightarrow K$$

组成的  $K$ -向量空间。② 映射

$$\Phi_1: \mathcal{L}(V, V^*) \rightarrow \mathcal{L}_2(V)$$

$$\varphi \longmapsto \Phi_1(\varphi): V \times V \rightarrow K$$

$$(x, y) \longmapsto \varphi(x)(y)$$

是一个  $K$ -线性同构。且满足：

$$(1) \varphi: V \rightarrow V^* \text{ 是同构} \Leftrightarrow \Phi_1(\varphi) \text{ 非退化.}$$

$$(2) \varphi = \varphi^* \text{ (此处 } \varphi^*: V \rightarrow (V^*)^* \xrightarrow{\varphi^*} V^*) \Leftrightarrow \Phi_1(\varphi) \text{ 对称.}$$

证明：不难验证  $\Phi_1$  是  $K$ -线性映射，且映射

$$\Psi_1: \mathcal{L}_2(V) \rightarrow \mathcal{L}(V, V^*)$$

$$f \longmapsto \Psi_1(f): V \rightarrow V^*, \quad x \longmapsto f(x, \cdot): V \rightarrow K$$

是  $\Phi_1$  的逆映射。为证明 (1), (2)，可设  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组基， $e_1^*, \dots, e_n^* \in V^*$  是它的对偶基。令

$$(\varphi(e_1), \dots, \varphi(e_n)) = (e_1^*, \dots, e_n^*) A_\varphi, \quad A_\varphi = (a_{ij})_{n \times n}.$$

$$\text{则 } \Phi_1(\varphi)(e_i, e_j) = \varphi(e_i)(e_j) = (a_{i1}e_1^* + \dots + a_{in}e_n^*)(e_j) = a_{ij}.$$

所以,  $(\Phi_1(\varphi)(e_i, e_j))_{n \times n} = {}^t A_\varphi$ .  $\varphi$  是同构  $\Leftrightarrow A_\varphi$  可逆

$\Leftrightarrow (\Phi_1(\varphi)(e_i, e_j))_{n \times n} \text{ 可逆} \Leftrightarrow \Phi_1(\varphi): V \times V \rightarrow K$  非退化.

又  $(\varphi^*(e_1), \dots, \varphi^*(e_n)) = (e_1^*, \dots, e_n^*) {}^t A_\varphi$ . 所以,  $\varphi = \varphi^* \Leftrightarrow A_\varphi = {}^t A_\varphi$

$\Leftrightarrow \Phi_1(\varphi)(e_i, e_j) = \Phi_1(\varphi)(e_j, e_i) \Leftrightarrow \Phi_1(\varphi): V \times V \rightarrow K$  对称

□

注记: 显然, 还有同构  $\Phi_2: \mathcal{L}(V, V^*) \rightarrow \mathcal{L}_2(V)$ :

$$\Phi_2(\varphi): V \times V \rightarrow K, (x, y) \mapsto \varphi(y)(x).$$

它的逆映射为  $\Psi_2: \mathcal{L}_2(V) \rightarrow \mathcal{L}(V, V^*)$ : 对任意  $f \in \mathcal{L}_2(V)$

$$\Psi_2(f): V \rightarrow V^*, x \mapsto f(\cdot, x) \in V^*:$$

练习: 对任意  $\varphi \in \mathcal{L}(V, V^*)$ , 证明:

$$\Psi_2 \Phi_1(\varphi) = \varphi^*, \text{ 其中 } \varphi^*: V \rightarrow V^* \text{ 定义为:}$$

$$\varphi^*(x): V \rightarrow K, \varphi^*(x)(y) = \varphi(y)(x). (\forall x \in V, y \in V),$$

□

命题 6.5.2: 设  $n$  维  $K$ -线性空间  $V$  带有一个指定的非退化, 对称, 双线性函数:  $(\cdot | \cdot): V \times V \rightarrow K$ . 则对任意

$A \in \mathcal{L}(V)$ , 存在唯一的线性算子  $A^* \in \mathcal{L}(V)$  使得

$$(Ax | y) = (x | A^*y) \quad \text{对任意 } x, y \in V \text{ 成立.}$$

且对任意  $A, B \in \mathcal{L}(V)$  有

$$(1) \forall \lambda, \mu \in K, (\lambda A + \mu B)^* = \lambda A^* + \mu B^*$$

$$(2) (AB)^* = B^* A^*, \quad (3) (A^*)^* = A. \quad \tau(x) = (\cdot | x) \in V^*$$

证明: 该双线性函数定义了同构  $\tau: V \rightarrow V^*$ ,  $\tau(x) = (\cdot | x) \in V^*$

对任意  $A \in L(V)$ , 令  $A^v: V^* \rightarrow V^*$  表示  $A$  的对偶;

$$\forall l \in V^*, A^v(l): V \rightarrow K, x \mapsto l(Ax).$$

$$\text{则 } A^* := \tau^{-1} \circ A^v \circ \tau: V \xrightarrow{\tau} V^* \xrightarrow{A^v} V^* \xrightarrow{\tau^{-1}} V$$

$$\text{满足: } (Ax | y) = (x | A^*y), \forall x, y \in V.$$

另外, 由于双线性函数  $(\cdot | \cdot): V \times V \rightarrow K$  非退化, 命题 6.5.2 中的结论 (1), (2), (3) 等价于:  $\forall x, y \in V$  有

$$(1) (x | (\lambda A + \mu B)^*y) = (x | \lambda A^*y + \mu B^*y)$$

$$(2) (x | (AB)^*y) = (x | B^*(A^*y))$$

$$(3) (x | (A^*)^*y) = (x | Ay).$$

即上述等式可由  $A^*$  的定义直接验证:

$$(1) (x | (\lambda A + \mu B)^*y) = ((\lambda A + \mu B)x | y) = \lambda(Ax | y) + \mu(Bx | y) \\ = \lambda(x | A^*y) + \mu(x | B^*y) = (x | \lambda A^*y + \mu B^*y),$$

$$(2) (x | (AB)^*y) = (A(Bx) | y) = (Bx | A^*y) = (x | B^*(A^*y)).$$

$$(3) (x | (A^*)^*y) = (A^*x | y) = (y | A^*x) = (Ay | x) = (x | Ay).$$

□

定义 6.5.1:  $A^* \in L(V)$  称为  $A \in L(V)$  (在  $(\cdot | \cdot): V \times V \rightarrow K$  下)

的对偶算子 (或  $A$  称为  $A$  的 伴随算子, 相伴算子等).

□

~~定理 6.5.2:  $A$  称为正规算子, 如果  $AA^* = A^*A$ .~~

~~□~~



从现在开始，我们只考虑欧氏空间  $V = (V, (\cdot, \cdot))$ 。  
 即  $V$  是  $n$  维实向量空间， $(\cdot, \cdot): V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是  $V$  上的内积。  
 从而有下面简单(但重要)的事实。

引理 6.5.1: 设  $V$  是  $n$  维欧氏空间， $A \in \mathcal{L}(V)$ ,  $A^* \in \mathcal{L}(V)$ 。则

(1) 对任意子空间  $W \subset V$ , 有  $V = W \oplus W^\perp$ , 其中

$$W^\perp = \{x \in V \mid (x|y) = 0, \forall y \in W\}$$

称为  $W$  的正交补。

(2) 如果  $W$  是  $A$  的不变子空间, 则  $W^\perp$  是  $A^*$  的不变子空间。

(3) 如果  $e_1, \dots, e_n \in V$  是标准正交基, 令

$$(Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n)A$$

$$(A^*e_1, \dots, A^*e_n) = (e_1, \dots, e_n)A^*$$

$$\text{则 } A^* = {}^t A.$$

证明: (1) 设  $e_1, \dots, e_m \in W$  是  $W$  的标准正交基, 则  $e_1, \dots, e_m$  可扩充成  $V$  的标准正交基  $e_1, \dots, e_m, e_{m+1}, \dots, e_n \in V$ 。则

$$W^\perp = \langle e_{m+1}, \dots, e_n \rangle, \quad V = W \oplus W^\perp.$$

(2) 只需证明:  $\forall x \in W^\perp$ , 有  $A^*x \in W^\perp$ , 这等价于证明:

$\forall y \in W$ , 有  $(A^*x|y) = 0$ 。由  $A^*$  的定义:

$$(A^*x|y) = (y|A^*x) = (Ay|x) = (x|Ay) = 0 \quad (\text{由于 } Ay \in W).$$

(3) 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $A^* = (a_{ij}^*)_{n \times n}$ 。则

$$A^*e_j = a_{1j}^*e_1 + \dots + a_{ij}^*e_i + \dots + a_{nj}^*e_n$$

$$Ae_i = a_{i1}e_1 + \dots + a_{ji}e_j + \dots + a_{in}e_n.$$

所以,  $a_{ij}^* = (e_i|A^*e_j) = (Ae_i|e_j) = a_{ji}$ 。即  $A^* = {}^t A$ 。

□

定义 6.5.2: 设  $A \in \mathcal{L}(V)$  是  $\mathbb{R}$  或  $\mathbb{C}$  空间上的线性算子. 则

- (1)  $A$  称为 对称算子, 如果  $A^* = A$ ;
- (2)  $A$  称为 反对称算子, 如果  $A^* = -A$ ;
- (3)  $A$  称为 正交算子, 如果  $A^* = A^{-1}$ ;
- (4)  $A$  称为 正规算子, 如果  $AA^* = A^*A$ .

□

引理 6.5.2: 设  $A \in \mathcal{L}(V)$  满足上述定义中条件 (1), (2), (3) 中之一, 则

- (1)  $W \subset V$  是  $A$  的不变子空间  $\Leftrightarrow W$  是  $A^*$  的不变子空间.
- (2)  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m$ , 其中  $V_i$  是  $A$  的不变子空间, 且  $1 \leq \dim_{\mathbb{R}} V_i \leq 2$ ,  $V_i \perp V_j$  ( $i \neq j$ ).

证明

(1) 如果  $A$  满足条件 (1) 或 (2), 结论是显然的. 因此,

设  $A$  是正交算子.  $\forall W$  是  $A$  的不变子空间, 所以,  $\forall x \in W$ , 存在  $y \in W$  使  $Ay = x$ . 从而  $A^*x = A^{-1}x = y \in W$ , 即  $W$  是  $A^*$  的不变子空间. 反之, 如果  $W$  是  $A^*$  的不变子空间, ~~则  $A|_W$  是双射~~ 则

$A^*|_W: W \rightarrow W$  是双射, 所以,  $\forall x \in W$ , 存在  $y \in W$  使

$$A^*y = A^{-1}y = x$$

即  $Ax = y \in W$ . 因此,  $W$  是  $A$  的不变子空间.

- (2) 由引理 6.5.1 和上述结论 (1), 如果  $W \subset V$  是  $A$  的不变子空间, 则  $V = W \oplus W^\perp$ ,  $W^\perp$  也是  $A$  的不变子空间. 所以, 我们只需证明: 实内积空间  $V$  上的任意线性算子  $A$

都有 1 维或 2 维的不变子空间。事实上，设  $\mu_A(x)$  是  $A$  的极小多项式， $p(x)$  是  $\mu_A(x)$  的一个不可约因子。即

$$\mu_A(x) = p(x) f(x), \quad p(x) \in \mathbb{R}[x] \text{ 不可约.}$$

若  $p(x) = x - \lambda$  或  $p(x) = x^2 + bx + c$  ( $b^2 - 4c < 0$ )。由  $\mu_A(x)$  是极小多项式，存在  $\alpha \in V$  使  $f(A) \cdot \alpha \neq 0$ 。令  $\beta = f(A) \cdot \alpha$ ，则

$$p(A) \cdot \beta = 0, \quad \beta \neq 0.$$

当  $p(x) = x - \lambda$  时， $A\beta = \lambda\beta$ ，即  $\langle \beta \rangle \subset V$  是  $A$  的 1 维不变子空间。当  $p(x) = x^2 + bx + c$  时， $A^2\beta = -c\beta - bA\beta$ ，所以  $\langle \beta, A\beta \rangle \subset V$  是  $A$  的 2 维不变子空间。

□

定理 6.5.1:  $A$  是对称算子 (亦称自伴算子)  $\Leftrightarrow$  存在 标准正交基  $e_1, e_2, \dots, e_n \in V$  使

$$(Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

证明: 设  $\mu_A(x) \in \mathbb{R}[x]$  是  $A$  的极小多项式， $p(x) \in \mathbb{R}[x]$  不可约。使得  $\mu_A(x) = p(x)f(x)$ 。只需证明:  $p(x)$  是一次多项式。否则， $p(x) = x^2 + bx + c$ ， $b^2 - 4c < 0$ 。

存在  $\alpha \in V$  使  $\beta := f(A) \cdot \alpha \neq 0$ ，令  $W = \langle \beta, A\beta \rangle$ ， $A_W = A|_W: W \rightarrow W$ 。则  $A_W^* = A_W$  (事实上， $A_W^* = A^*|_W$ )

$\chi_{A_W}(x) = p(x)$ 。设  $e_1, e_2 \in W$  是标准正交基。则

$$(A_W e_1, A_W e_2) = (e_1, e_2) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{12} & a_{22} \end{pmatrix}.$$

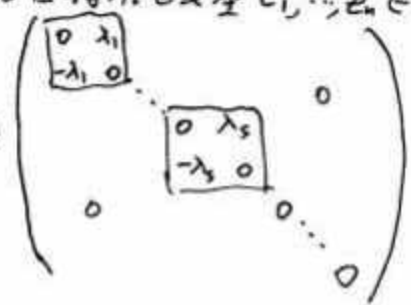
$$\text{得 } p(x) = \chi_{A_W}(x) = \begin{vmatrix} x - a_{11} & -a_{12} \\ -a_{12} & x - a_{22} \end{vmatrix} = x^2 - (a_{11} + a_{22})x + a_{11}a_{22} - a_{12}^2. \quad \begin{matrix} b^2 - 4c = (a_{11} + a_{22})^2 - 4(a_{11}a_{22} - a_{12}^2) \\ = (a_{11} - a_{22})^2 + 4a_{12}^2 \geq 0 \\ \text{矛盾.} \quad \square \end{matrix}$$

定理 6.5.2

$A$  是反对称算子  $\Leftrightarrow$  存在标准正交基  $e_1, \dots, e_n \in V$

使得

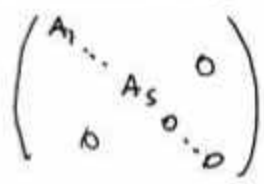
$$(Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n)$$



证明: 由引理 6.5.2, 不妨设  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s \oplus V_{s+1} \oplus \dots \oplus V_m$   
 其中  $V_1, \dots, V_s$  是  $A$  的 (不可分解) 2维不变子空间, 而  $V_{s+1}, \dots, V_m$   
 是  $A$  的 1维不变子空间, 且  $V_i \perp V_j$  ( $\forall i \neq j, 1 \leq i, j \leq m$ ). 由于  
 对  $A$  的任意不变子空间  $W \subset V$ ,  $A_W = A|_W: W \rightarrow W$  也是  
 $W$  上的 反对称算子, 所以  $A|_{V_i} = 0$  ( $s < i \leq m$ ), 而  
 $A|_{V_i}$  ( $1 \leq i \leq s$ ) 在  $V_i$  的标准正交基下的坐标矩阵必为

$$A_i = \begin{pmatrix} 0 & \lambda_i \\ -\lambda_i & 0 \end{pmatrix} \quad (1 \leq i \leq s).$$

令  $e_1, \dots, e_n$  是由  $V_1, V_2, \dots, V_m$  的标准正交基组成的  $V$  的一组  
 基, 则  $e_1, \dots, e_n$  是  $V$  的标准正交基 (由于  $V_i \perp V_j$ ). 且  $A$  在它下的  
 坐标矩阵为



□

在讨论正交算子标准型之前, 我们先给一个正交算子的等价刻画。

命题 6.5.3: 设  $A: V \rightarrow V$  是欧氏空间  $V$  上的线性算子, 则下列结论是  
 等价:

- (1)  $A$  是正交算子;
- (2)  $e_1, \dots, e_n \in V$  是标准正交基  $\Leftrightarrow Ae_1, \dots, Ae_n$  是标准正交基;
- (3)  $\forall x \in V, \|Ax\| = \|x\|$ ;
- (4)  $\forall x, y \in V, (Ax | Ay) = (x | y)$ .

证明: (1)  $\Rightarrow$  (2): 由于  $A^* = A^{-1}$  且  $(Ae_i | Ae_j) = (e_i | e_j)$ , 所以  $e_1, \dots, e_n$  是标准正交基  $\Leftrightarrow Ae_1, \dots, Ae_n$  是标准正交基.

(2)  $\Rightarrow$  (3): 设  $e_1, \dots, e_n \in V$  是标准正交基,  $x = x_1e_1 + \dots + x_n e_n$  则, 由于  $Ae_1, \dots, Ae_n$  也是  $V$  的标准正交基, 故仍有:

$$\|Ax\| = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2} = \|x\|.$$

(3)  $\Rightarrow$  (4):  $\forall x, y \in V$ , 由  $(Ax - Ay | Ax - Ay) = \|A(x-y)\|^2$  和

$$(Ax - Ay | Ax - Ay) = (Ax | Ax) + (Ay | Ay) - 2(Ax | Ay).$$

$$(Ax | Ay) = \frac{1}{2} (\|Ax\|^2 + \|Ay\|^2 - \|A(x-y)\|^2)$$

$$= \frac{1}{2} (\|x\|^2 + \|y\|^2 - \|x-y\|^2) = (x | y).$$

(4)  $\Rightarrow$  (1):  $\forall x, y \in V, (x | y) = (Ax | Ay) = (x | A^*Ay)$ .

所以  $A^*Ay = y$  对任意  $y \in V$  成立. 因此,  $A^* = A^{-1}$   $\square$ .

例 6.5.1 (平面的旋转):  $V = \{x + yi \mid x, y \in \mathbb{R}\} = \mathbb{C}$ .

定义:  $(\cdot, \cdot): V \times V \rightarrow \mathbb{R}, (\alpha, \beta) \mapsto \text{Re}(\alpha\bar{\beta})$ .

则  $(\cdot, \cdot)$  是  $V$  的一个内积.  $e_1 = 1, e_2 = i$  是  $V$  的一组标准正交基.

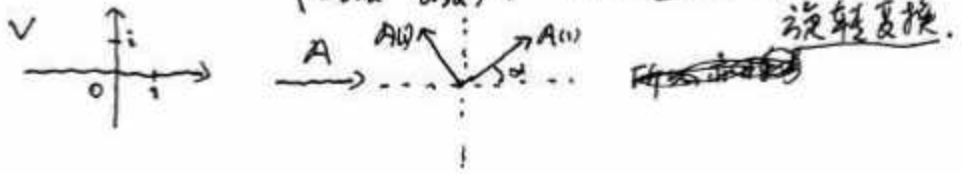
因此  $e^{i\alpha} = \cos\alpha + i\sin\alpha \in \mathbb{C}$ , 且

$$A: V \rightarrow V, z \mapsto e^{i\alpha}z$$

是一个线性算子, 它在  $e_1 = 1, e_2 = i$  下的坐标矩阵是

$$(A(1), A(i)) = (1, i) \begin{pmatrix} \cos\alpha & -\sin\alpha \\ \sin\alpha & \cos\alpha \end{pmatrix}$$

$(A^*(1), A^*(i)) = (1, i) \begin{pmatrix} \cos\alpha & \sin\alpha \\ -\sin\alpha & \cos\alpha \end{pmatrix}$ .  $A$  是正交算子, 表示平面的



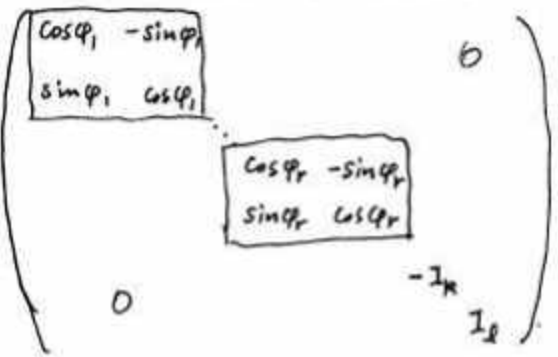
旋转变换.

定理 6.5.3

$A$  是正交算子  $\Leftrightarrow$  存在标准正交基  $e_1, \dots, e_n \in V$

设

$(Ae_1, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n)$



其中  $k+l+2r=n$ .

证明: 由引理 6.5.2, 可设  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_r \oplus V_{r+1} \oplus \dots \oplus V_m$  其中

$V_i (1 \leq i \leq r)$  是  $A$  的 2维不可分解不变子空间,  $\dim V_i = 2$   $m = n - 2r$

$V_{r+1}, \dots, V_m$  是  $A$  的 1维不变子空间, 且  $V_i \perp V_j (i \neq j)$ . 令

$e_{2r+1} \in V_{r+1}, e_{2r+2} \in V_{r+2}, \dots, e_n \in V_{n-2r} = V_m$ .

若是  $\|e_{2r+i}\|=1$ , 则  $Ae_{2r+i} = \pm e_{2r+i}$ . 所以不妨设

当  $1 \leq i \leq k$  时,  $Ae_{2r+i} = -e_{2r+i}$ . 在 2维不变子空间  $V_i (1 \leq i \leq r)$

上,  $A_i = A|_{V_i}: V_i \rightarrow V_i$  是 2维欧氏空间上的正交算子, 且极小

不变多项式  $\mu_{A_i}(x) \in \mathbb{R}[x]$  是 二次不可约多项式. 因此, 定理的证明

由下列引理完成。

□

引理 6.5.3

设  $A: V \rightarrow V$  是 2维欧氏空间上的正交算子.

如集  $\mu_A(x) \in \mathbb{R}[x]$  是 二次不可约多项式. 则存在

标准正交基  $e_1, e_2 \in V$  使

$(Ae_1, Ae_2) = (e_1, e_2) \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix}$ .

证明: 设  $e_1, e_2 \in V$  是 1维标准正交基,  $(Ae_1, Ae_2) = (e_1, e_2)A$ .

其中

$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$  是 正交矩阵.

由于  $\mu_A(x) = \chi_A(x) = x^2 - (a+d)x + |A|$  没有实根,  $|A|=1$ .

又  $A^{-1} = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$ , 从而  $A = \begin{pmatrix} a & -c \\ c & a \end{pmatrix}$ ,  $a^2+c=1$ .

令  $a = \cos\varphi, c = \sin\varphi$ . 即得

$$(Ae_1, Ae_2) = (e_1, e_2) \begin{pmatrix} \cos\varphi & -\sin\varphi \\ \sin\varphi & \cos\varphi \end{pmatrix}.$$

□.

对称算子, 反对称算子, 正交算子都是正规算子的特例. 但下面的结论将会看到, 正规算子与正交算子其实相差不远.

命题 6.54: 设  $A: V \rightarrow V$  是正规算子. 则

(1) 对任意整数  $k \geq 2$ ,  $r(A^k) = r(A)$ . 特别, 任意 幂零正规算子必为零算子.

(2)  $A$  的极小多项式  $\mu_A(x)$  没有重因子. 即

$$\mu_A(x) = P_1(x) \cdots P_m(x), \quad P_i(x) \text{ 不可约且 } P_i(x) \neq P_j(x).$$

证明: 只需证明:  $r(A^k) = r(A^{k-1})$ , 即  $\dim_k \text{Im}(A^k) = \dim_k \text{Im}(A^{k-1})$ .

显然,  $\text{Im}(A^k) \subseteq \text{Im}(A^{k-1})$  (当  $k \geq 2$ ), 只需证明:

$$\dim_k \text{Im}(A^{k-1}) \leq \dim_k \text{Im}(A^k).$$

考虑:  $V \xrightarrow{A^{k-1}} V \xrightarrow{A} V$ , 只需证明:  $\text{Im}(A^{k-1}) \xrightarrow{A} \text{Im}(A^k)$

是单射, 即:  $\text{Im}(A^{k-1}) \cap \text{Ker}(A) = \{0\}$ . 注意到:

对任意线性算子  $A: V \rightarrow V$  有  $V = \text{Im}(A) \oplus \text{Im}(A)^\perp$ , 并且

$$\text{Im}(A)^\perp = \text{Ker}(A^*).$$

即  $A$  是正规算子  $\Leftrightarrow \forall x, y \in V, (Ax | Ay) = (A^*x | A^*y)$ , 特别可得  $\text{Ker}(A^*) = \text{Ker}(A)$ .

所以,  $\text{Im}(A^{k_1}) \cap \text{Ker}(A) = \text{Im}(A^{k_1}) \cap \text{Im}(A)^\perp = \{0\}$ .

(2) 设  $M_A(x) = p_1(x)^{k_1} \dots p_m(x)^{k_m}$  是  $M_A(x)$  的不可约分解. 令  $f_i(x) = \frac{M_A(x)}{p_i(x)^{k_i}}$

则  $f_1(x), \dots, f_m(x)$  互素, 存在  $h_1(x), \dots, h_m(x) \in \mathbb{R}[x]$  使

$$f_1(x)h_1(x) + \dots + f_m(x)h_m(x) = 1.$$

令  $V_i = \text{Im}(f_i(A)h_i(A)) = f_i(A) \cdot h_i(A) \cdot V \subset V$ , 则

$$V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m, \quad A(V_i) \subset V_i, \quad A^*(V_i) \subset V_i.$$

且  $M_{A_i}(x) = p_i(x)^{k_i}$  (令  $A_i = A|_{V_i}$ ). 不难验证:  $A_i^* = A^*|_{V_i}$ ,

~~$A_i$~~   $A_i$  是  $V_i$  上的正规算子. 所以,  ~~$p_i(A_i)$~~   $p_i(A_i)$  也是  $V_i$  上的正规算子. 但  $p_i(A_i)^{k_i} = M_{A_i}(A_i) = 0$ . 因此,  $p_i(A_i) = 0$

从而必有  $k_i = 1$

□.

~~因此, 对任意正规算子  $A: V \rightarrow V$ ,  $M_A(x) = p_1(x) \dots p_m(x)$ .~~

命题 6.5.5

设  $A: V \rightarrow V$  是正规算子,  $M_A(x) = p_1(x) \dots p_m(x)$  是其相对质因式的不可约分解. 令

$$V_i = \text{Ker}(p_i(A)) \subset V. \quad (1 \leq i \leq m).$$

$$A_i = A|_{V_i} \quad (1 \leq i \leq m). \quad \text{则}$$

(1)  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m$  是正交分解. ( $V_i \perp V_j$ ).

(2) 存在  $\lambda_i \in \mathbb{R}$  和正交算子  $\tilde{A}_i: V_i \rightarrow V_i$  使  $A_i = \lambda_i \tilde{A}_i$ .

证明. (1) 令  $f_i(x) = \frac{M_A(x)}{p_i(x)}$ , 则存在  $h_i(x) \in \mathbb{R}[x]$  使

$$f_1(x)h_1(x) + \dots + f_m(x)h_m(x) = 1$$

$$\text{令 } W_i = f_i(A)h_i(A) \cdot V = \text{Im}(f_i(A)h_i(A)) \subset V,$$



例  $W_i \subseteq \ker(P_i(A))$  (因为  $P_i(A)f_i(A) = M_A(A) = 0$ ),

$$V = W_1 \oplus \dots \oplus W_m \subset V_1 \oplus \dots \oplus V_m \subset V.$$

所以,  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m$ ,  $V_i = W_i = \text{Im}(f_i(A)g_i(A))$ .

下面证明: 当  $A$  是正规算子时,  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m$  是 正交分解.

由  $P_i(x), P_j(x)$  互素, 存在  $g_1(x), g_2(x) \in \mathbb{R}[x]$

$$\text{使 } g_1(x)P_i(x) + g_2(x)P_j(x) = 1, \text{ 从而}$$

$$g_1(A)P_i(A) + g_2(A)P_j(A) = I$$

是恒等算子. 对任意  $x \in V_i, y \in V_j$ . 有

$$x = (g_1(A)P_i(A) + g_2(A)P_j(A)) \cdot x = P_j(A)g_2(A) \cdot x,$$

$$\text{及 } (x | y) = (P_j(A)g_2(A) \cdot x | y) = (g_2(A)x | P_j(A)^* y).$$

当  $A$  是正规算子时,  $P_j(A)$  也是正规算子, 从而

$$\ker(P_j(A)^*) = \ker(P_j(A)).$$

由  $y \in V_j = \ker(P_j(A))$ , 得  $P_j(A)^* y = 0$ . 所以  $(x | y) = 0$ .

(2)  $M_{A_i}(x) = P_i(x) \in \mathbb{R}[x]$  不可约. 所以  $\deg P_i(x) \leq 2$ .

如果  $M_{A_i}(x) = x - \lambda_i$  ( $\lambda_i \in \mathbb{R}$ ). 则  $A_i = \lambda_i \cdot I$  (1 维正规算子).

如果  $M_{A_i}(x) = x^2 + b_i x + c_i$  且  $b_i^2 - 4c_i < 0$ . 则

$$A_i^2 + b_i A_i + c_i = 0, \quad A_i^{*2} + b_i A_i^* + c_i = 0,$$

注意  $V_i = W_i = \text{Im}(f_i(A)g_i(A))$  也是  $A^*$  的 不变子空间,  $A_i^* = A^*|_{V_i}$ .

所以,  $A_i$  也是  $V_i$  上的 正规算子, 从而

$$(A_i A_i^* - c_i \cdot I)(A_i - A_i^*) = (A_i^2 + b_i A_i + c_i)A_i^* - (A_i^{*2} + b_i A_i^* + c_i)A_i = 0.$$

如果  $A_i - A_i^* : V_i \rightarrow V_i$  不是同构, 则  $K = \ker(A_i - A_i^*) \subset V_i$  是  $A_i$  的 非零不变子空间, 在  $K$  上有  $A_i = A_i^*$ . 所以  $A_i|_K$  是  $K$  上的 对称算子, 从而存在  $0 \neq \alpha \in K$  使  $A_i \alpha = \lambda \alpha, M_{A_i}(\alpha) = 0$  矛盾.

因此, 由  $(A_i A_i^* - c_i \cdot 1)(A_i - A_i^*) = 0$  可得

$$A_i A_i^* = c_i \cdot 1.$$

令  $\tilde{A}_i = \frac{1}{\sqrt{c_i}} A_i$  (~~因为~~ 因为  $4c_i > b_i^2 \geq 0$ ),  $\lambda_i = \sqrt{c_i}$ , 则  $A_i = \lambda_i \tilde{A}_i$ ,  $\tilde{A}_i$  是  $V_i$  上的正交算子.

□

推论 6.5.1: 如果  $A: V \rightarrow V$  是正交算子,  $W \subset V$  是  $A$  的不变子空间, 则  $W^\perp \subset V$  也是  $A$  的不变子空间.

证明: 设  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m$ ,  $V_i = K + (P_i \omega)$ , 是命题 6.5.1 中的正交直和分解.  $A_i = A|_{V_i} \in \mathcal{L}(V_i)$ . 则, 由命题 6.5.1 (2),  $A_i^* = \lambda_i \tilde{A}_i^* = \lambda_i \tilde{A}_i^{-1} = \lambda_i^2 A_i^{-1}$ .

$\forall x \in W^\perp, y \in W$ , 令  $y = y_1 + \dots + y_m, y_i \in V_i$ . 则

$$(Ax | y) = (x | A^* y) = \sum_{i=1}^m (x | A_i^* y_i) = \sum_{i=1}^m (x | \lambda_i^2 A_i^{-1} y_i)$$

如果  $A_i^* y_i \in W$ , 则  $(x | A_i^* y_i) = 0$ , 从而  $(Ax | y) = 0$ . 即  $Ax \in W^\perp$ .

所以, 只需说明: 在分解  $y = y_1 + \dots + y_m$  中,  $y_i \in V_i \cap W$ .

而由命题 6.5.1 (1) 的证明中恒等算子分解

$$1 = f_1(A)h_1(A) + \dots + f_m(A)h_m(A)$$

可得  $y = f_1(A)h_1(A)y + \dots + f_m(A)h_m(A)y$ , 其中

$$f_i(A)h_i(A)y \in V_i \cap W. \quad (\text{因为 } y \in W, W \text{ 是 } A \text{ 的不变子空间}).$$

由  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m$  是直和, 得

$$y_i = f_i(A)h_i(A)y \in V_i \cap W$$

□

推论 6.5.2:  $A \in \mathcal{L}(V)$  是正交算子  $\iff$  存在一组标准正交基  $e_1, e_2, \dots, e_n \in V$ . 使

$$(Ae_1, Ae_2, \dots, Ae_n) = (e_1, \dots, e_n)A, \text{ 其中}$$



1. 设  $V$  是欧氏空间,  $A \in \mathcal{L}(V)$  是线性算子. 试证:

(1)  $Z_n(A)^\perp = \text{Ker}(A^*);$

(2) 如果  $A$  是对称算子, 则  $A=0 \Leftrightarrow (Ax|x)=0, \forall x \in V.$

(3) 设  $A$  是反对称算子, 则  $(Ax|x)=0, \forall x \in V.$

(4)  $A$  是正规算子, 则  $\text{Ker}(A) = \text{Ker}(A^*).$

2. 设  $A$  是欧氏空间  $V$  上的线性算子,  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$  是互不交子空间的正交分解 (i.e.  $V_i \perp V_j$ ). 证明:

$A$  是正规算子  $\Leftrightarrow$  ①  $V_i$  也是  $A^*$  的不交子空间; ②  $A_i = A|_{V_i}$  是正规算子.

3. 设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  是对称矩阵, 证明存在正交矩阵  $T \in M_n(\mathbb{R})$  使  $T^t A T$  是对角阵.

4. 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  是欧氏空间  $V$  的一组基 (不必是标准正交),  $A \in \mathcal{L}(V).$

令  $B = (b_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R}), b_{ij} = (\alpha_i | \alpha_j).$  及

$$(A\alpha_1, \dots, A\alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)A, \quad (A^*\alpha_1, \dots, A^*\alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)A^*.$$

(1) 求  $A^*$  与  $A, B$  的关系; (2) 求  $A$  是对称算子的必要条件.

5. 设  $A$  是 2 维欧氏空间上的正规算子,  $e_1, e_2$  是标准正交基,

$$(Ae_1, Ae_2) = (e_1, e_2)A$$

证明:  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ -b & a \end{pmatrix}$  或  $\begin{pmatrix} a & b \\ b & d \end{pmatrix}.$

6. 设  $A \in \mathcal{L}(V)$  是正规算子. 如果  $A^2 = A$ , 证明:  $A$  必为对称算子 (提示:  $\forall x \in V, x - Ax \in \text{Ker}(A) = \text{Ker}(A^*)$ ).

7. 设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  满足  $A^t A = A A^t$ . 如果  $A^2 = A$ , ~~证明  $A^t = A$~~  试用矩阵方法证明:  $A^t = A$ .

# 第七章. 仿射几何与欧氏几何.

对于我们生活的三维空间, 我们观察到的不仅仅是一点的集合, 而且是包含点, 直线, 平面, 以及它们之间相互位置的几何直观。在第二章我们通过“有向线段”的等价类(在平移下)来描述几何直观。例如, 在“有向线段”等价类的集合  $V_1$  中定义了有几何意义的运算使得  $V_1$  成为一个3维实向量空间。同时在  $V_1$  中定义了有几何意义的函数: 内积(对称双线性函数), 混合积(三重对称线性函数)。通过这些运算和函数, 可以解决欧氏三维空间的诸多几何问题。需要特别指出的是, 在解决这些几何问题的计算过程中仅需要利用这些“运算”和“函数”满足的公理, 而无须关注它们的具体意义。

~~对于没有“几何直观”的空间~~

对于没有“几何直观”的空间(比如高维空间), 如何定义“有向线段的等价类”呢? 在本章, 我们将从一个给定的抽象实向量空间  $V$  开始, 定义抽象集合  $A$  中的有向线段等价类使得  $A$  具有直线, 平面, 平面等几何概念(这样的  $A=(A, V)$  称为与  $V$  相伴的仿射空间)。如果  $V$  是欧氏向量空间, 这样的  $A=(A, V)$  称为与  $V$  相伴的欧氏仿射空间。

§7.1 将引入仿射空间  $A=(A, V)$  及其仿射子空间(即. 直线, 平面)等概念。§7.2 将引入欧氏仿射空间  $A=(A, V)$  中引入距离, 直线之间的夹角, 体积等概念。§7.3 将讨论直线与几何的关系。§7.4 将讨论仿射空间上二次函数的一般性质。§7.5 将给出二次曲面和仿射仿射仿射空间和欧氏仿射空间中二次曲面的分类。§7.6 将介绍仿射空间的基本概念。

### §7.1. 仿射空间.

在本节我们将通过一个给定的抽象向量空间  $V$  定义集合  $A$  上的仿射空间结构(本质上是在集合  $A$  中定义有向线段). 为简单起见, 我们将假设  $V$  总是  $n$  维实向量空间.

定义 7.1.1. 设  $A$  是一非空集合,  $V$  是  $n$  维实向量空间. 如果存在映射  $A \times V \rightarrow A, (P, v) \mapsto P+v$ , 且满足条件 (1)  $\forall P \in A, u, v \in V$ , 有  $P+0 = P$  ( $0 \in V$  是零向量) 及  $(P+u)+v = P+(u+v)$ .

(2)  $\forall P, Q \in A$ , 存在唯一向量  $v \in V$  使得  $P+v = Q$ .  
(此时称  $v$  是由  $P$  到  $Q$  的 ~~有向线段~~ 向量, 记为  $v = \vec{PQ}$ .)

则称集合  $A$  有一个与  $V$  相伴的仿射空间结构.  $A := (A, V)$  称为与  $V$  相伴的仿射空间.  $\dim A := \dim(V)$ .

□

注记: (1) 定义中的仿射结构映射  $A \times V \rightarrow A, (P, v) \mapsto P+v$ , 实际上确定了一个映射  $A \times A \rightarrow V, (P, Q) \mapsto \vec{PQ}$ . 但  $A \times A \rightarrow V, (P, Q) \mapsto \vec{PQ}$ , 一般不是单射, 所以我们将  $\vec{PQ}$  视为从点  $P$  到点  $Q$  的有向线段, 而  $v$  是有向线段的等价类.

(2). 如果固定一个点  $O \in A$ , 则  $A \rightarrow V, P \mapsto \vec{OP}$ , 是双射, 它的逆映射是  $V \rightarrow A, v \mapsto O+v$ .

(3) 如果固定一个向量  $v \in V$ , 则映射

$$T_v : A \rightarrow A, P \mapsto P+v,$$

是一个双射, 称为仿射空间  $A$  的沿方向  $v$  的平移.

□

引理 7.1.1: 所有平移的集合  $T(A) := \{T_v \mid v \in V\}$  关于映射的合成是一个群.

证明:  $\forall u, v \in V$ , 有  $T_u \cdot T_v = T_{u+v}$  (事实上,  $\forall P \in A$ , 有  $T_u \cdot T_v(P) = T_u(P+v) = (P+v)+u = P+(v+u) = T_{u+v}(P)$ ). 故  $T(A)$  关于映射的合成是封闭的. 另一方面,  $T(A)$  含有恒等映射 (由零向量确定), 且  $T_v \cdot T_{-v} = T_0 = e$ . 故  $T(A)$  是一个 (交换) 群  $\square$ .

例 7.1.1: 设  $A_3$  表示欧氏空间的三维空间  <sup>$A_3$  中的点</sup>,  $V$  表示  $A_3$  中有向线段等价类 (在平移下等价) 组成的向量空间  ~~$A_3$~~   
 ~~$A \times V \rightarrow A, (P, v) \mapsto P+v$~~

则对任意  ~~$(P, v) \in A \times V$~~   $(P, v) \in A \times V$ , 存在唯一的点  $q \in A$  使得 有向线段  $\vec{Pq}$  的 (平移) 等价类是  $v$ . 故  
 $A \times V \rightarrow A, (P, v) \mapsto P+v := q$   
定义了映射空间  $A_3$ .  $\square$

例 7.1.2: 设  $V$  是任意实向量空间.  $U \subset V$  是一个子空间.  
 $A = v_0 + U$  ( $v_0 \in V$  是固定向量). 则映射

$$A \times U \rightarrow A, (v_0 + u, v) \mapsto v_0 + (u+v).$$

首先满足 7.1.1 中的条件 (1) 和 (2). 故  $v_0 + U$  是与  $U$  相伴的仿射空间. 特别地,  $V$  是与  $V$  相伴的仿射空间.  $\square$

~~定义 7.1.2: 设  $A, A'$  分别为与  $V, V'$  相伴的仿射空间. 映射~~  
 ~~$f: A \rightarrow A'$~~   
~~称为仿射映射, 如果~~

定义 7.1.2: 设  $A, A'$  分别是与  $V, V'$  相伴的仿射空间。映射

$$f: A \rightarrow A'$$

称为仿射映射, 如果存在线性映射  $f': V \rightarrow V'$  使得

$$(1.1) \quad f(p+v) = f(p) + f'(v), \quad \forall p \in A, v \in V.$$

对任意  $(p, v) \in A \times V$  成立。

□.

定义 7.1.2 中的线性映射  $f': V \rightarrow V'$  由  $f$  唯一确定, 称为仿射映射  $f: A \rightarrow A'$  的线性部分 (或  $f$  的微分), 此时

$$(1.2) \quad f'(\overrightarrow{PQ}) = \overrightarrow{f(P)f(Q)}, \quad \forall P, Q \in A.$$

引理 7.1.2: 设  $f: A \rightarrow A'$  是仿射映射. 则  $f$  是双射当且仅当  $f$  的线性部分  $f': V \rightarrow V'$  是双射. 此时  $f^{-1}: A' \rightarrow A$  也是仿射映射, 且  $(f^{-1})' = (f')^{-1}$ .

证明: 若  $f$  是双射, 固定  $0 \in P \in A$ , 则

$$V = \{ \overrightarrow{OP} \mid \forall P \in A \} = \{ \overrightarrow{PQ} \mid \forall Q \in A \}, \quad V' = \{ \overrightarrow{f(P)f(Q)} \mid \forall Q \in A' \}$$

由公式  $f'(\overrightarrow{PQ}) = \overrightarrow{f(P)f(Q)}$  可得  $f': V \rightarrow V'$  是双射.

( $f'$  是线性映射, 且  $\overrightarrow{PQ_1} \neq \overrightarrow{PQ_2} \Rightarrow Q_1 \neq Q_2 \Rightarrow f(Q_1) \neq f(Q_2) \Rightarrow \overrightarrow{f(P)f(Q_1)} \neq \overrightarrow{f(P)f(Q_2)}$ .) 令  $f^{-1}: A' \rightarrow A$ , 则

$$f^{-1}(f(p) + f'(v)) = p + v, \quad \forall p \in A, v \in V.$$

$$\text{即 } f^{-1}(p' + v') = f^{-1}(p') + (f')^{-1}(v'), \quad \forall p' \in A', v' \in V'.$$

所以  $f^{-1}$  是仿射映射, 且  $(f^{-1})' = (f')^{-1}$ .

若  $f': V \rightarrow V'$  是双射, 固定  $0 \in P \in A$ , 则

$$f'(\overrightarrow{OP}) = \overrightarrow{f(O)f(P)}, \quad \forall P \in A.$$

故  $f$  是双射.

□.



定义 7.1.3: 若仿射映射  $f: A \rightarrow A'$  是双射, 则称  $f$  是仿射同构. 此时称  $A$  与  $A'$  同构.  $\square$

定理 7.1.1:  $A = (A, V)$  与  $A' = (A', V')$  同构当且仅当  $\dim(V) = \dim(V')$ .

证明: 若  $A$  与  $A'$  同构, 由引理 7.1.2,  $\dim(V) = \dim(V')$ .

反之, 若  $\dim(V) = \dim(V')$ , 任取向量空间同构  $F: V \rightarrow V'$ , 并固定点  $0 \in A, 0' \in A'$ . 由于  $A = \{0+u \mid u \in V\}$  (参见注记(2)).

定义  $f: A \rightarrow A'$ ,  $f(0+u) = 0' + F(u)$ , 则  $f$  是仿射映射 ( $\forall p = 0+u \in A, v \in V, f(p+v) = f(0+(u+v)) = 0' + F(u+v) = 0' + (F(u) + F(v)) = (0' + F(u)) + F(v) = f(p) + F(v)$ ), 且  $f' = F$ .

由引理 7.1.2,  $f$  是同构.  $\square$

定义 7.1.4: 设  $A = (A, V)$  是仿射空间.  $0 \in A, e_1, \dots, e_n$  是  $V$  的一组基. 则  $(0, e_1, \dots, e_n)$  称为  $A$  的仿射坐标系,  $0$  ( $0$  称为原点). 向量  $\overrightarrow{OP}$  在  $e_1, \dots, e_n$  的坐标称为点  $P \in A$  在坐标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  下的坐标.  $\square$

设  $(0, e_1, \dots, e_n), (0', e'_1, \dots, e'_n)$  是  $A = (A, V)$  的两个坐标系,

$0'$  在  $(0, e_1, \dots, e_n)$  下的坐标为  $(b_1, \dots, b_n)$ , 且

$$(e'_1, \dots, e'_n) = (e_1, \dots, e_n)A, \quad A = (a_{ij})_{n \times n}.$$

定理 7.1.2: 设点  $P \in A$  在坐标  $(0, e_1, \dots, e_n)$  和  $(0', e'_1, \dots, e'_n)$  下的坐标分别是  $(x_1, \dots, x_n)$  和  $(x'_1, \dots, x'_n)$ . 则

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

证明: 由定义,

$$\vec{OP} = (e_1, \dots, e_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \vec{OP} = (e'_1, \dots, e'_m) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = (e_1, \dots, e_n) A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}, \quad \vec{OO'} = (e_1, \dots, e_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

故 
$$\vec{OP} = \vec{OO'} + \vec{O'P} = (e_1, \dots, e_n) \left( A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \right) \quad \text{即} \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \quad \square$$

定义 7.1.5. 设  $A = (A, V)$  是  $n$  维仿射空间,  $UCV$  是  $m$  维子空间, 则

$$\Pi = P + U = \{ P + u \mid u \in U \} \subset A$$

称为  $A$  的一个过点  $P \in A$  的  $m$  维平面 (或  $m$  维仿射子空间). 当  $m=0$  时,  $\Pi$  是一个点. 当  $m=1$  时,  $\Pi$  称为一条直线; 当  $m=n-1$  时,  $\Pi$  称为超平面. ( $U$  通常称为平面  $\Pi$  的方向子空间).

□

引理 7.1.5:  $\Pi \subset A$  是一条直线当且仅当存在不同的两点  $P, Q \in A$  使得  $\Pi = \{ P + \lambda \vec{PQ} \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$ .

证明: 若  $\Pi \subset A$  是一条直线, 则存在点  $P \in A$ , 及 1 维子空间  $UCV$  使得  $\Pi = P + U$ . 令  $u \in U = \{ \lambda u \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$ ,  $Q = P + u \in \Pi$ , 则  $u = \vec{PQ}$ , 从而  $\Pi = \{ P + \lambda \vec{PQ} \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$ .

若  $\Pi = \{ P + \lambda \vec{PQ} \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$ ,  $P \neq Q$ , 则  $u = \vec{PQ} \neq 0$ . 令  $U = \{ \lambda u \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$ , 则  $\dim U = 1$ . 且  $\Pi = P + \lambda \vec{PQ}$ . 故  $\Pi$  是一条直线. □

定理 7.1.3. 子集  $\Omega \subset A = (A, V)$  是一个  $m > 0$  维的平面

当且仅当通过  $\Omega$  中任意两个点的直线必落在  $\Omega$  中.

证明: 若  $\Omega = P + U$ ,  $\dim(U) > 0$ ,  $q_1, q_2 \in \Omega$  是两个不同的点.

则过  $q_1, q_2$  的直线必可表示为  $\overline{q_1 q_2} = \{ q_1 + \lambda \vec{q_1 q_2} \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$ .

设  $q_1 = P + u_1, q_2 = P + u_2$  ( $u_1, u_2 \in U$ ). 则  $\vec{q_1 q_2} = u_2 - u_1$ , 故 
$$q_1 + \lambda \vec{q_1 q_2} = (P + u_1) + \lambda(u_2 - u_1) = P + (u_1 + \lambda u_2 - \lambda u_1) \in P + U.$$

反之, 设  $P \in \Omega$ ,  $U = \{ \overrightarrow{PQ} \mid Q \in \Omega \} \subset V$ , 则  $\Omega = P + U$ . 故只需证明  $U$  是子空间. 设  $u_1 = \overrightarrow{PQ_1}, u_2 = \overrightarrow{PQ_2} \in U$ , 则  $\forall \lambda_1, \lambda_2$  的直线  $\overline{Q_1 Q_2} = \{ Q_1 + \lambda \overrightarrow{Q_1 Q_2} \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$  落在  $\Omega$  中. 即

$$Q_1 + \lambda \overrightarrow{Q_1 Q_2} = (P + u_1) + \lambda(u_2 - u_1) = P + (u_1 + \lambda u_2 - \lambda u_1) \in \Omega.$$

换言之,  $\forall u_1, u_2 \in U, \lambda \in \mathbb{R}$ , 必有  $(1-\lambda)u_1 + \lambda u_2 \in U$ . 因  $P \in \Omega$ , 故  $U$  包含零向量. 取  $u_1 = 0$  可得  $\lambda u_2 \in U$ . 对任意  $u_2 \in U$  成立, 当  $\lambda = \frac{1}{2}$  时得  $\frac{1}{2}(u_1 + u_2) \in U$  对任意  $u_1, u_2 \in U$  成立. 从而  $u_1 + u_2 \in U$ , 故  $U \subset V$  是子空间.  $\square$

推论 7.1.1. 若  $\pi', \pi'' \subset A = (A, V)$  是两个平面. 则

$$\pi' \cap \pi'' \subset A$$

也是平面. 若  $\pi', \pi''$  对应的子空间分别是  $U', U'' \subset V$ , 则  $\pi' \cap \pi''$  对应的子空间是  $U' \cap U''$ .

证明: 若  $\pi' \cap \pi''$  仅含一个点, 结论显然成立 (它对应于零子空间).

若  $q_1, q_2 \in \pi' \cap \pi''$  是不同的点, 则  $\overline{q_1 q_2} \subset \pi', \overline{q_1 q_2} \subset \pi''$ , 从而  $\overline{q_1 q_2} \subset \pi' \cap \pi''$ . 故  $\pi' \cap \pi'' \subset A$  是平面. 亦可直接由定义证明.

设  $P \in \pi' \cap \pi''$ , 则  $\pi' = P + U', \pi'' = P + U''$ . 不必验证

$$\pi' \cap \pi'' = P + U' \cap U''.$$

$\square$ .

定义 7.1.6: 设  $A = (A, V)$  是仿射空间. 映射

$$f: A \rightarrow \mathbb{R}$$

称为仿射(线性)函数. 如果存在  $f' \in V^*$  及

$$f(P+U) = f(P) + f'(U), \quad \forall P \in A, U \in V.$$

引理 7.1.6: 设  $(0, e_1, \dots, e_n)$  是  $A = (A, V)$  的坐标.

$\overrightarrow{OP} = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$ . 则映射  $f: A \rightarrow \mathbb{R}$  是仿射函数的充要条件为存在常数  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}, c \in \mathbb{R}$  使得

$$f(P) = a_1 x_1 + \dots + a_n x_n + c.$$

证明: 若  $f: A \rightarrow \mathbb{R}$  是仿射函数. 则存在  $f' \in V^*$  使得

$$f(P+v) = f(P) + f'(v), \quad \forall P \in A, v \in V.$$

令  $a_i = f'(e_i)$ ,  $c = f(O)$ . 则  $f(P) = f(O + \vec{OP}) = f(O) + f'(\vec{OP})$ . 即

$$f(P) = a_1 x_1(P) + \dots + a_n x_n(P) + c.$$

其中  $(x_1(P), \dots, x_n(P))$  是点  $P$  在  $(O, e_1, \dots, e_n)$  下的坐标.

反之, 若函数  $f: A \rightarrow \mathbb{R}$  满足  $f(P) = a_1 x_1(P) + \dots + a_n x_n(P) + c$ ,

令  $f': V \rightarrow \mathbb{R}$  是由  $f'(e_i) := a_i$  确定的线性函数. 则对任意

$v = v_1 e_1 + \dots + v_n e_n \in V$ . 及  $P \in A$ , 有  $\vec{O(P+v)} = \vec{OP} + v$ , 故

$$\begin{aligned} f(P+v) &= a_1 x_1(P+v) + \dots + a_n x_n(P+v) + c \\ &= a_1 x_1(P) + \dots + a_n x_n(P) + c + a_1 v_1 + \dots + a_n v_n \\ &= f(P) + f'(v). \end{aligned}$$

所以  $f$  是仿射函数. □

定理 7.1.4: 设  $(O, e_1, \dots, e_n)$  是仿射空间  $A = (A, V)$  的一个坐标系,  $\Pi \subset A$  是非空子集. 则  $\Pi$  是  $(n-r)$  维平面的充要条件是

$$\Pi = \left\{ P \in A \mid \begin{cases} a_{11} x_1(P) + \dots + a_{1n} x_n(P) = b_1 \\ \vdots \\ a_{m1} x_1(P) + \dots + a_{mn} x_n(P) = b_m \end{cases} \right\}$$

其中  $(x_1(P), \dots, x_n(P))$  是点  $P$  在  $(O, e_1, \dots, e_n)$  下的坐标.

$$(7.3) \quad \begin{cases} a_{11} x_1 + \dots + a_{1n} x_n = b_1 \\ \vdots \\ a_{m1} x_1 + \dots + a_{mn} x_n = b_m \end{cases}$$

是秩为  $r$  的相容方程组.

证明: 若  $\Pi = P_0 + U$ ,  $\dim(U) = n-r$ , 则存在秩为  $r$  的方程组

$$(*) \quad \begin{cases} a_{11} x_1 + \dots + a_{1n} x_n = 0 \\ \vdots \\ a_{m1} x_1 + \dots + a_{mn} x_n = 0 \end{cases}$$

使得  $U \subset V$  恰由坐标满足 (\*) 的向量组成。而  $P \in P_0 + U$

的主要条件是  $\vec{P_0 P} \in U$ 。即  $\vec{OP} - \vec{OP_0}$  的坐标  $(x_1(P) - x_1(P_0), \dots, x_n(P) - x_n(P_0))$

满足齐次线性方程组 (\*)。令  $b_i = a_{i1}x_1(P_0) + \dots + a_{in}x_n(P_0) \in \mathbb{R}$ 。

则  $P \in \Pi = P_0 + U$  的主要条件是  $P$  的坐标  $(x_1(P), \dots, x_n(P))$  满足

$$\begin{cases} a_{11}x_1(P) + \dots + a_{1n}x_n(P) = b_1 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1(P) + \dots + a_{mn}x_n(P) = b_m \end{cases}$$

反之，若子集  $\Omega \subset A$  由坐标  $(x_1(P), \dots, x_n(P))$  满足

$$(*) \quad \begin{cases} a_{11}x_1(P) + \dots + a_{1n}x_n(P) = b_1 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1(P) + \dots + a_{mn}x_n(P) = b_m \end{cases}$$

的点组成 (其中 (\*) 有解)。令  $\Omega = P_0 + U$

$$U = \left\{ v = u_1e_1 + \dots + u_n e_n \mid (u_1, \dots, u_n) \text{ 满足 } (*) \right\}$$

$P_0 \in \Omega$ 。则不难验证  $\Omega = P_0 + U$ 。  $\square$

定义 7.1.7 设  $\pi' = P + U'$ ,  $\pi'' = Q + U''$  是  $A = (U, V)$  中的两个

平面,  $\dim U' \leq \dim U''$ 。如果  $U' \subset U''$ , 则称  $\pi'$  平行于  $\pi''$

定理 7.1.5。对任意平面  $\pi \subset A$  和任意点  $q \in A$ , 存在通过  $q$  且

并平行于  $\pi$  的平面  $\pi' \subset A$  且  $\dim \pi' = \dim \pi$ 。如果  $q \in \pi$ ,

则  $\pi' = \pi$ 。如果  $q \notin \pi$ , 则  $\pi$  与  $\pi'$  不相交。

证明: 设  $\pi = P_0 + U$ ,  $q \in A$ 。则  $\pi' = q + U$  是平行于  $\pi$

的平面。若  $\pi' = q + U'$  是平行于  $\pi$  且  $\dim \pi' = \dim \pi$ 。则

$U' \subset U$ 。但  $\dim \pi' = \dim \pi$ , 故  $U' = U$ 。若  $q \in \pi$ , 则  $\pi' = \pi$ 。

若  $q \notin \pi$ , 则  $\pi$  与  $\pi'$  不相交。否则存在  $u_1, u_2 \in U$  使

$$P + u_1 = q + u_2$$

从而  $q = (P + u_1) + (-u_2) = (P + u_1) + (-u_2) = P + (u_1 - u_2) \in \pi$ 。矛盾  $\square$

例 7.1.3: 设  $\pi, \pi'$  是  $A$  中分别由方程

$$a_1x_1 + \dots + a_nx_n = b, \text{ 和 } a'_1x_1 + \dots + a'_nx_n = b'$$

定义的超平面, 则  $\pi$  与  $\pi'$  平行的充要条件是

$$a'_i = \lambda a_i, \dots, a'_n = \lambda a_n.$$

而  $\pi$  与  $\pi'$  重合的充要条件是  $a'_i = \lambda a_i, \dots, a'_n = \lambda a_n, b' = \lambda b.$  □

习题 7.1

1. 设  $\pi = P + U$  是  $A = (A, V)$  的平面 (亦称仿射子空间). 证明  $\pi$  是  $U$  相伴的仿射空间.

2. 试证明: 平面  $\pi' = P + U'$  与平面  $\pi'' = P'' + U''$  相交的充要条件是  $\overrightarrow{PQ} \in U' + U''$ .

3. 设  $(P_0, P_1, \dots, P_n)$  是仿射空间  $A = (A, V)$  的  $n+1$  个点使得  $e_i := \overrightarrow{P_0P_i}, \dots, e_n = \overrightarrow{P_0P_n}$  是  $V$  的一组基. 试证明: 对仿射空间  $A' = (A', V')$  中任意  $n+1$  个点  $(P'_0, P'_1, \dots, P'_n)$ , 存在唯一的仿射映射  $f: A \rightarrow A'$  使得  $f(P_i) = P'_i (i=0, 1, \dots, n)$ .

4. 设  $V$  是  $n$  维实向量空间,  $A = V$ , 若定义

$$A \times V \rightarrow A, (P, v) \mapsto P + v$$

其中  $P+v$  是  $V$  中的加法. 试验证:  $A \times V$  是  $V$  相伴的仿射空间 (为  $V$  与  $V$  的积, 记为  $A(V) = (V, V)$ ).

由于任意  $n$  维仿射空间均同构于  $A(V)$ , 下面的习题仅针对  $A(V)$ .

5. 设  $X \subset A(V)$  的非空子集. 证明下列条件等价

(1)  $\forall P, Q \in X, \exists \lambda \in \mathbb{R}, \lambda P + (1-\lambda)Q \in X$

(2)  $\forall P_1, \dots, P_m \in X, \text{若 } \lambda_1 + \dots + \lambda_m = 1, \text{ 则 } \lambda_1 P_1 + \dots + \lambda_m P_m \in X$

(3)  $X$  是  $A(V)$  中的平面 (仿射子空间).

6. 设  $M \subset A(V)$  的非空子集,  $A(M) \subset A(V)$  表示包含  $M$  的最小平面 (仿射子空间). 证明.

$$A(M) = \left\{ \sum_{i=1}^m \lambda_i x_i \mid m \geq 1, x_1, \dots, x_m \in M, \sum_{i=1}^m \lambda_i = 1 \right\}$$

7. 设  $f: A(V) \rightarrow A(V')$  是一个映射. 试证明:

$$f \text{ 是仿射映射} \iff f(\lambda P + (1-\lambda)Q) = \lambda f(P) + (1-\lambda)f(Q).$$

8. 设  $f: A(V) \rightarrow A(V')$  是一个映射. 试证明:  $f$  是仿射映射的充要条件是存在  $v' \in V'$  及线性映射  $A: V \rightarrow V'$

使得  $f = T_{v'} \circ A$ , 其中  $T_{v'}: A(V') \rightarrow A(V')$  定义如下:

$$T_{v'}(P') = P' + v', \forall P' \in A(V').$$

9. 设  $V$  是一个实向量空间,  $A$  是一个非空子集. 试证明:  $A$  是  $V$

相伴的充分必要条件是存在映射

$$A \times A \rightarrow V, (P, Q) \mapsto \vec{PQ},$$

满足: (1)  $\forall P \in A, v \in V, \text{存在唯一的 } Q \in A \text{ 使得 } \vec{PQ} = v.$

(2)  $\forall P, Q, R \in A, \text{有 } \vec{PQ} + \vec{QR} = \vec{PR}.$

定义 7.2.1: 设  $V$  是欧几里得<sup>向量</sup>空间,  $A$  与  $V$  相伴的仿射空间  $A = (A, V)$  为欧几里得空间. 对任意两点  $P, Q \in A = (A, V)$ ,  $\rho(P, Q) = \|\overrightarrow{PQ}\| = \sqrt{\langle \overrightarrow{PQ} | \overrightarrow{PQ} \rangle}$ . 称为  $P$  与  $Q$  之间的距离.

□

由内积的性质, 从而不难证明距离的基本性质:

$$(1) \rho(P, Q) = \rho(Q, P), \quad (2) \rho(P, Q) = 0 \Leftrightarrow P = Q.$$

$$(3) (\text{三角不等式}). \rho(P, Q) + \rho(Q, R) \geq \rho(P, R).$$

定义 7.2.2: 设  $l_{P, Q}$  是由点  $P, Q \in A$  确定的直线,

则直线  $l_{P, Q}$  与直线  $l_{R, S}$  之夹角  $\varphi$  由下式定义:

$$\cos \varphi = \frac{\langle \overrightarrow{PQ} | \overrightarrow{RS} \rangle}{\|\overrightarrow{PQ}\| \cdot \|\overrightarrow{RS}\|}.$$

□

如果  $e_1, \dots, e_n \in V$  是一组标准正交基. 则  $(O, e_1, \dots, e_n)$  称为  $A = (A, V)$  的一个直角坐标系. 若  $P, Q$  在直角坐标系  $(O, e_1, \dots, e_n)$  的坐标分别是  $(x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_n)$ . 则

$$\rho(P, Q) = \sqrt{(y_1 - x_1)^2 + \dots + (y_n - x_n)^2}.$$

定理 7.2.1. 设  $V, V'$  是欧几里得向量空间,  $A = (A, V)$ ,  $A' = (A', V')$  分别是  $V, V'$  相伴的欧几里得空间. 若  $\dim(V) = \dim(V')$ , 则存在仿射同构  $f: A \rightarrow A'$  使

$$\rho(P, Q) = \rho(f(P), f(Q)), \quad \forall P, Q \in A.$$

证明. 设  $(O, e_1, \dots, e_n), (O', e'_1, \dots, e'_n)$  分别是  $A, A'$  的直角坐标系,



则存在线性映射  $F: V \rightarrow V'$  使  $F(e_i) = e'_i$  ( $1 \leq i \leq n$ ).

由定理 7.1.1 的证明可知, 存在仿射同构  $f: A \rightarrow A'$  使得

$$f(0) = 0', \quad f' = F.$$

且  $\forall p, q \in A$ , 有  $f'(\overrightarrow{pq}) = \overrightarrow{f(p)f(q)}$ . 即  $F(\overrightarrow{pq}) = \overrightarrow{f(p)f(q)}$ .

由  $F$  的选取可得  $\|F(\overrightarrow{pq})\| = \|\overrightarrow{pq}\|$ . 故

$$\cancel{S} S(f(p), f(q)) = \|\overrightarrow{f(p)f(q)}\| = \|\overrightarrow{pq}\| = S(p, q).$$

□

定义 7.2.3.  $\overrightarrow{pq} = \{p + \lambda \overrightarrow{pq} \mid 0 \leq \lambda \leq 1\} \subset A$  称为连接  $p, q \in A$  两点的 线段.  $|\overrightarrow{pq}| = \|\overrightarrow{pq}\| = S(p, q)$  称为线段  $\overrightarrow{pq}$  的 长度.

□

定义 7.2.4 (点到平面的距离). 设  $\pi \subset A = (A, V)$  是欧几里得空间的  $m$  维平面.  $P \in A \setminus \pi, Q \in \pi$ . 若

$$\langle \overrightarrow{PQ} \mid \overrightarrow{rs} \rangle = 0 \quad (\forall r, s \in \pi)$$

则称直线  $L_{P,Q}$  (过  $P, Q$  的直线) 垂直于  $\pi$  (记为  $L_{P,Q} \perp \pi$ ). 此时称  $S(P, Q)$  是点  $P$  到  $\pi$  的距离, 线段  $\overrightarrow{PQ}$  称为点  $P$  到  $\pi$  的垂直线段 (记为  $\overrightarrow{PQ} \perp \pi$ ).

□

引理 7.2.1. 设  $\pi = 0 + U \subset A^n$  是  $n$  维欧几里得空间  $A = (A, V)$  中的  $m$  维平面,  $P \in A \setminus \pi$ . 则存在唯一的  $Q \in \pi$  使

$$\langle \overrightarrow{PQ} \mid \overrightarrow{rs} \rangle = 0 \quad (\forall r, s \in \pi).$$

证明: 设  $0 + V = U \oplus U^\perp, \overrightarrow{PO} = u + v, (u \in U, v \in U^\perp)$

令  $Q = 0 + \overrightarrow{u}$ , 则  $\overrightarrow{PQ} = \overrightarrow{PO} + \overrightarrow{OQ} = u + v + (-u) = v \in U^\perp$

故  $\langle \overrightarrow{PQ} \mid \overrightarrow{rs} \rangle = 0, \forall r, s \in \pi$ .

即  $\overrightarrow{PQ}$  是点  $P$  到平面  $\pi$  的垂直线.

若在  $A$  中选取坐标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  使得  $e_1, \dots, e_m$  是  $U$  的一组基,  $\vec{oq} = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$ , 则  $\vec{pq} \perp U$  等价于

$$0 = \langle \vec{pq} | e_i \rangle = \langle \vec{oq} | e_i \rangle - \langle \vec{op} | e_i \rangle \quad (1 \leq i \leq m)$$

即点  $q$  的坐标  $(x_1, \dots, x_n)$  满足方程组

$$(2.1) \quad \begin{pmatrix} \langle e_1 | e_1 \rangle, \dots, \langle e_1 | e_m \rangle \\ \vdots \\ \langle e_m | e_1 \rangle, \dots, \langle e_m | e_m \rangle \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle \vec{op} | e_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle \vec{op} | e_m \rangle \end{pmatrix}$$

它有唯一解, 故点  $q$  由  $P, Q$  和  $\Pi = 0 + U$  唯一确定. □

引理 7.2.2. 设  $\Pi = P + U, \Pi' = P' + U'$  是  $A = (A, V)$  的两个平面, 则存在一条直线同时垂直于  $\Pi$  和  $\Pi'$  (称为  $\Pi$  与  $\Pi'$  的公垂线).

证明: 由于  $P'$  可以用  $\Pi'$  中任一点代替, ~~由引理 7.2.1 可设~~  
 ~~$\vec{pp}' \perp \Pi'$~~  需要找到  $q = p + u, q' = p' + u'$   
使得  $\vec{qq}' \perp \Pi, \vec{qq}' \perp \Pi'$ . 即  $\vec{qq}' \perp (U + U')$ . 但  $\vec{qq}' = -u + u' + \vec{pp}'$   
 ~~$V = (U + U') \oplus (U + U')^\perp$~~ , 令  $\vec{pp}' = b + c$  ( $b \in U + U', c \in (U + U')^\perp$ ),  
 $b = v + v'$  ( $v \in U, v' \in U'$ ). 则  $\vec{qq}' = (u + v) + (u' + v') + c$ . 由于  $c \in (U + U')^\perp$ ,  
所以只需选取  $u = -v, u' = -v'$  即得  $\vec{qq}' \in (U + U')^\perp$ . □

定理 7.2.2. 设  $q \in \Pi, q' \in \Pi'$  使得  $\vec{qq}'$  是  $\Pi$  与  $\Pi'$  的公垂线.

$$\text{则 } S(q, q') = \min \{ S(x, x') \mid x \in \Pi, x' \in \Pi' \}.$$

且公垂线唯一当且仅当  $\Pi$  与  $\Pi'$  ~~不平行~~. 的交点不在  $U \cap U'$  中

证明: 不妨设  $\Pi = q + U, \Pi' = q' + U', x = q + u, x' = q' + u'$

2.  $\vec{x}x' = \vec{q}q' + u'u$ . 故由  $\vec{q}q' \perp (U+U')$  可得  

$$\|\vec{x}x'\|^2 = \|\vec{q}q'\|^2 + \|u'u\|^2 \geq \|\vec{q}q'\|^2.$$

即  $s(x, x') \geq s(q, q')$ .  $\square$

若  $p = q + v, p' = q' + v'$  使得  $\overline{pp'}$  也是  $\pi$  与  $\pi'$  的公垂线,

2.  $s(p, p') = s(q, q')$ . 即  $v = v'$ . 所以, 如果  $U \cap U' = \{0\}$ , 2.  $p = q, p' = q'$ . 若  $\pi$  与  $\pi'$  的公垂线  $\neq \emptyset$ , 2.  $U \cap U' = \{0\}$ . 取  $v \in U \cap U'$  是非零向量, 令  $p = q + v, p' = q' + v$ . 2.  $\overline{pp'}$  与  $\vec{q}q'$  是不同的线段, 且  $\overline{pp'} \perp \pi, \overline{pp'} \perp \pi'$ .  $\square$ .

~~平面之间的距离~~ (平面之间的距离)

定义 7.2.5: 设  $\pi, \pi' \subset A$  是两个平面, 它们的公垂线的长度称为  $\pi$  与  $\pi'$  之间的距离.  $\square$ .

习题 7.2

1. 求由点  $P = (2, 1, -3, 4)$  到平面

$\pi: 2x_1 - 4x_2 - 8x_3 + 13x_4 + 19 = 0, x_1 + x_2 - x_3 + 2x_4 - 1 = 0$   
 的距离.

2. 求平面  $\pi_1: x_1 + x_3 + x_4 - 2x_2 - 2 = 0, x_2 + x_3 - x_4 - x_5 - 3 = 0,$   
 $x_1 - x_2 + 2x_3 - x_5 - 3 = 0$  和  $\pi_2$  平面

$\pi_2 = (1, -2, 5, 8, 2) + \langle (0, 1, 2, 1, 2), (2, 1, 2, -1, 1) \rangle$

之间的距离.

### §7.3. 群与几何.

设  $A = (A, V)$  是一个  $n$  维仿射空间, 若  $A \xrightarrow{f} A$  和  $A \xrightarrow{g} A$  是仿射同构, 则  $g \circ f: A \rightarrow A$  也是仿射同构. 故映射的合成诱导了集合

$$\text{Aff}(A) = \{ A \xrightarrow{f} A \mid f \text{ 是仿射同构} \}.$$

上的一个运算. 不难验证,  $\text{Aff}(A)$  关于该运算是一个群.

定义 7.3.1.  $\text{Aff}(A)$  称为  $A$  上的  $n$  维仿射群. □

例 7.3.1. 对任意  $v \in V$ , 自沿方向  $v$  的平移映射.

$$T_v: A \rightarrow A, p \mapsto p + v$$

是仿射同构 (它的线性部分是恒等映射). 故

$$T(A) = \{ T_v \mid v \in V \} \subset \text{Aff}(A)$$

是一个子群, 称为  $\text{Aff}(A)$  的平移子群. □

引理 7.3.1. 对任意  $f \in \text{Aff}(A)$ , 令  $D(f)$  表示  $f$  的线性部分

则映射  $D: \text{Aff}(A) \rightarrow GL(V)$  是一个满同态.

$$\text{且 } T(A) = \text{Ker}(D) = \{ f \in \text{Aff}(A) \mid D(f) = \text{id} \}.$$

证明: ~~对任意~~ <sup>线性映射</sup> 对任意  $F: V \rightarrow V$ , 由定理 7.1.1 的证明.

可构造仿射映射  $f: A \rightarrow A$  使得  $D(f) = F$ , 且  $f$  是同构当且仅当  $F: V \rightarrow V$  是线性同构. 故  $D$  是满射. 不难验证

$$D(f \circ g) = D(f) \cdot D(g), \forall f, g \in \text{Aff}(A), \text{ 故 } D \text{ 是同态.}$$

若  $D(f) = \text{id}$ , 则  $f(p+v) = f(p) + v, \forall p \in A, v \in V.$

~~故~~

故  $\overrightarrow{(p+u)f(p+u)} = \overrightarrow{pf(p)}$ , 即  $\overrightarrow{gf(q)} = \overrightarrow{pf(p)}$  (因为  $v \mapsto p+u$ ) (105)  
 诱导了双射  $V \rightarrow A$ ). 即  $u := \overrightarrow{pf(p)}$  与  $p \in A$  无关. 且

$$f(p) = p + u, \quad \forall p \in A.$$

所以  $f \in T(A)$ , 即  $\text{Ker}(D) \subset T(A)$ , 即  $T(A) \subset \text{Ker}(D)$  是显然的, 故  $T(A) = \text{Ker}(D)$ .  $\square$

因选定标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$ , 对  $f \in \text{Aff}(A)$ , 令  $Df$  在  $e_1, \dots, e_n$  下的坐标矩阵为  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ , 即

$$(Df)e_1, \dots, Df)e_n = (e_1, \dots, e_n)A.$$

若  $p, f(p), f(0)$  在  $(0, e_1, \dots, e_n)$  下的坐标分别为  $(x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_n), (b_1, \dots, b_n)$ . 则

$$(3.1). \quad \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

定义 7.3.2. 设  $A = (A, V)$  是一个  $n$  维欧几里得空间, 且

$\square$   $f: A \rightarrow A$  是一个映射, 若

$$S(f(p), f(q)) = S(p, q), \quad \forall p, q \in A.$$

则  $f$  称为是一个运动 (或称保距映射).

$\square$

定理 7.3.1. 映射  $f: A \rightarrow A$  是一个运动 (保距映射) 的

充分必要条件是:  $f$  是仿射映射且  $f$  的线性部分  $Df: V \rightarrow V$  是正交算子.

证明: " $\Leftarrow$ ". 若  $f: A \rightarrow A$  是仿射映射, 且  $Df: V \rightarrow V$  是正交算子, 则

$$\begin{aligned} S(f(p), f(q)) &= S(f(p), f(p+u)) = \|\overrightarrow{f(p)+f(p+u)}\| = \|Df(u)\|^2 \\ &= \|u\|^2 = \|\overrightarrow{p+q}\|^2 = S(p, q). \end{aligned}$$

~~若~~ 若  $f: A \rightarrow A$  是一个函数, 下面证明,  $f$  是仿射映射, 且  $D(f): V \rightarrow V$  是正交算子. 我们分两步证明:

(1) 若存在  $P_0 \in A$  使  $f(P_0) = P_0$ , 则  $f$  是仿射映射, 且  $D(f): V \rightarrow V$  是正交算子.

(2) (一般情形). 固定一点  $P_0 \in A$ , 令  $g_0 = f(P_0)$ ,  $v = \overrightarrow{P_0 g_0} \in V$ ,  $g = T_{-v} \circ f: A \rightarrow A$ , 其中  $T_{-v}: A \rightarrow A$  是沿  $-v$  方向的平移. 则  $g: A \rightarrow A$  是一个函数, 且  $g(P_0) = P_0$ . 由上述结论 (1) 可得  $g: A \rightarrow A$  是仿射映射且  $D(g): V \rightarrow V$  是正交算子. 故  $f = T_v \circ g$  是仿射映射, 且  $D(f) = D(T_v) \cdot D(g) = D(g)$  是正交算子.

所以定理的证明归结为下面的引理. □

引理 7.3.2: 设  $f: A \rightarrow A$  是一个函数且存在  $P_0 \in A$  使  $f(P_0) = P_0$ . 则  $f$  是仿射映射且  $D(f): V \rightarrow V$  是正交算子.

证明: 定义映射  $F: V \rightarrow V$  如下:  $F(v) = \overrightarrow{P_0 f(P_0 + v)} \in V$ , 则

~~则  $f(P_0 + v) = P_0 + F(v)$~~   
 (3.2)  $f(P_0 + v) = P_0 + F(v)$ .

下面我们证明:  $F: V \rightarrow V$  是正交算子. 事实上, 我们有

(3.3)  $F(0) = 0$ ,  $\|F(u) - F(v)\| = \|u - v\|$ .

$F(0) = 0$  是显然的 (因为  $F(0) = \overrightarrow{P_0 f(P_0)} = 0$ ). 由 (3.2), 得

$$\begin{aligned} \|F(u) - F(v)\| &= \|\overrightarrow{P_0 f(P_0 + u)} - \overrightarrow{P_0 f(P_0 + v)}\| = \|\overrightarrow{f(P_0 + u) - f(P_0 + v)}\| \\ &= S(\overrightarrow{f(P_0 + u) - f(P_0 + v)}) = S(\overrightarrow{P_0 + u - P_0 + v}) \\ &= \|\overrightarrow{(P_0 + u) - (P_0 + v)}\| = \|u - v\|. \end{aligned}$$

由 (3.3), ~~F(u)~~  $\|u\|^2 - 2\langle u|v \rangle + \|v\|^2 = \|u-v\|^2 = \|F(u)-F(v)\|^2$  (107)

$$= \|F(u)\|^2 - 2\langle F(u)|F(v) \rangle + \|F(v)\|^2 = \|u\|^2 - 2\langle F(u)|F(v) \rangle + \|v\|^2$$

故  $\langle F(u)|F(v) \rangle = \langle u|v \rangle$ , 即  $F: V \rightarrow V$  保持内积不变。

从而由  $F: V \rightarrow V$  是线性映射, 事实上,

$$\begin{aligned} \|F(u+v) - F(u) - F(v)\|^2 &= \|F(u+v)\|^2 - 2\langle F(u+v)|F(u)+F(v) \rangle + \|F(u)+F(v)\|^2 \\ &= \|F(u+v)\|^2 - 2\langle F(u+v)|F(u) \rangle - 2\langle F(u+v)|F(v) \rangle + \|F(u)\|^2 + 2\langle F(u)|F(v) \rangle \\ &= \|u+v\|^2 - 2\langle u+v|u \rangle - 2\langle u+v|v \rangle + \|u\|^2 + 2\langle u|v \rangle + \|v\|^2 = 0 \end{aligned}$$

故  $F(u+v) = F(u) + F(v)$ . 同理

$$\begin{aligned} \|F(\lambda u) - \lambda F(u)\|^2 &= \|F(\lambda u)\|^2 - 2\langle F(\lambda u)|\lambda F(u) \rangle + \|\lambda F(u)\|^2 \\ &= \|\lambda u\|^2 - 2\langle \lambda u|\lambda u \rangle + \lambda^2 \|u\|^2 = 0. \end{aligned}$$

故  $F(\lambda u) = \lambda F(u)$ . 从而  $F: V \rightarrow V$  是一个正交算子, 且

$$\begin{aligned} f(P+v) &= f(P_0 + (P_0\vec{p} + v)) = P_0 + F(P_0\vec{p} + v) \\ &= (P_0 + F(P_0\vec{p})) + F(v) = \cancel{P_0 + P_0\vec{p}} + \cancel{F(P_0\vec{p})} + F(v) \\ &= f(P_0 + P_0\vec{p}) + F(v) = f(P) + F(v). \end{aligned}$$

故  $f$  是仿射映射且  $Df = F$ .  $\square$

定义 7.3.3  $\text{Iso}(A) = \{ f \in \text{Aff}(A) \mid Df \text{ 是正交算子} \} \subset \text{CAff}(A)$

称为保距离群 (运动群).  $\square$

根据克莱因在其“爱尔兰根几何”中的观点,

仿射几何学的目标就是研究  $A = (A, V)$  中在仿射群  $\text{Aff}(A)$  的作用下不变的空间图形的性质. 而欧氏几何学的目标则是研究  $A = (A, V)$  中在  $\text{Iso}(A)$  作用下不变的空间图形的性质.

为下面讨论方便, 我们在  $A = (A, V)$  中引入下面的记号: 对任意  $P_0, P_1, \dots, P_m \in A$  及满足  $\lambda_0 + \lambda_1 + \dots + \lambda_m = 1$  的实数  $\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m$ , 定义

$$\lambda_0 P_0 + \lambda_1 P_1 + \dots + \lambda_m P_m := P + \sum_{i=0}^m \lambda_i \overrightarrow{PP_i}$$

其中  $P \in A$  是任意点.

引理 7.3.3. 表达式  $P + (\lambda_0 \overrightarrow{PP_0} + \lambda_1 \overrightarrow{PP_1} + \dots + \lambda_m \overrightarrow{PP_m}) \in A$  与  $P$  的选取无关.

证明: 若  $Q = P + v \in A$ , 则  $\overrightarrow{(P+v)P_i} = \overrightarrow{PP_i} - v$ . 故

$$\begin{aligned} Q + \sum_{i=0}^m \lambda_i \overrightarrow{QP_i} &= (P+v) + \sum_{i=0}^m \lambda_i \overrightarrow{(P+v)P_i} = (P+v) + \sum_{i=0}^m \lambda_i (\overrightarrow{PP_i} - v) \\ &= P + (v - \sum_{i=0}^m \lambda_i v + \sum_{i=0}^m \lambda_i \overrightarrow{PP_i}) = P + \sum_{i=0}^m \lambda_i \overrightarrow{PP_i}. \end{aligned}$$

□.

在下面的讨论中, 我们总是假设给定的  $m+1$  个点满足条件:

$\overrightarrow{P_0P_1}, \dots, \overrightarrow{P_0P_m}$  线性无关. 此时表达式  $Q = \lambda_0 P_0 + \dots + \lambda_m P_m$  中满足条件  $\lambda_0 + \dots + \lambda_m = 1$  的实数  $\lambda_0, \dots, \lambda_m$  由  $Q$  唯一确定.

定义 7.3.4: 子集  $\Delta(P_0, \dots, P_m) = \{ \lambda_0 P_0 + \dots + \lambda_m P_m \mid \sum_{i=0}^m \lambda_i = 1, \lambda_i \geq 0 \}$  称为  $A$  中以  $P_0, \dots, P_m$  为顶点的  $m$  维开单纯形, 而

$$\bar{\Delta}(P_0, \dots, P_m) = \{ \lambda_0 P_0 + \dots + \lambda_m P_m \mid \sum_{i=0}^m \lambda_i = 1, \lambda_i \geq 0 \}.$$

称为以  $P_0, P_1, \dots, P_m$  为顶点的 闭单纯形. □

例 7.3.2: 当  $m=1$  时,  $\bar{\Delta}(P_0, P_1) = \{ \lambda_0 P_0 + \lambda_1 P_1 \mid \lambda_0 + \lambda_1 = 1, \lambda_0, \lambda_1 \geq 0 \} = \overline{P_0P_1}$ .

当  $m=2$  时,  $\Delta(P_0, P_1, P_2) = \{ \lambda_0 P_0 + \lambda_1 P_1 + \lambda_2 P_2 \mid \lambda_i \geq 0, \lambda_0 + \lambda_1 + \lambda_2 = 1 \}$  是以  $P_0, P_1, P_2$  为顶点的 开三角形. □



定理 7.3.2, 对任意  $f \in \text{Aff}(A)$ , 单纯形的像仍是单纯形.

任意两个单纯形在仿射群  $\text{Aff}(A)$  作用下重合.

证明: 对任意  $f \in \text{Aff}(A)$ , 只需证明: 若  $\lambda_0 p_0 + \dots + \lambda_m p_m = 1$ , 则

$$f(\lambda_0 p_0 + \dots + \lambda_m p_m) = \lambda_0 f(p_0) + \dots + \lambda_m f(p_m).$$

且对任意两组点  $p_0, p_1, \dots, p_m, q_0, q_1, \dots, q_m \in A$ , 如果  $\{p_0, p_1, \dots, p_m\}$  和  $\{q_0, q_1, \dots, q_m\}$  皆为线性无关组, 则存在

$f \in \text{Aff}(A)$  使  $f(p_i) = q_i (0 \leq i \leq m)$ . ~~证上述结论的逆命题~~

留作练习. □

定义 7.3.5. 子集  $M \subset A$  称为凸集. 如果它满足下列条件:

对任意  $p, q \in M$ , 必有  $\overline{pq} \subset M$ . □

例 7.3.3: 单纯形必为凸集. 任意两个凸集的交集仍为凸集. □

定义 7.3.6: 设  $M \subset A$  是任意非空集合,  $C(M)$  是  $A$  中所有包含  $M$  的凸集之交.  $C(M)$  称为  $M$  的凸闭包. □

引理 7.3.4: 设  $M \subset A$  是凸集,  $p \in A$ . 则

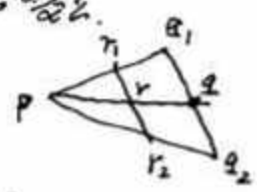
$$C(M \cup \{p\}) = \bigcup_{q \in M} \overline{pq}.$$

证明: 显见  $\bigcup_{q \in M} \overline{pq} \subset C(M \cup \{p\})$ . 而  $C(M \cup \{p\})$  是包含  $M \cup \{p\}$  的最凸集. 故只需证明集合  $\bigcup_{q \in M} \overline{pq}$  是凸集.

下面我们将给出两个证明, 一个用“几何直观”, 另一个是纯代数化证明.

设  $q_1, q_2 \in M$ ,  $r_1 \in \overline{Pq_1}$ ,  $r_2 \in \overline{Pq_2}$ ,  $r \in \overline{r_1 r_2}$  (如图)

令  $q \in \overline{q_1 q_2}$  是直线  $L_{pr}$  与  $\overline{q_1 q_2}$  的交点.



2.)  $q \in M$ ,  $r \in \overline{Pq} \subset \bigcup_{q \in M} \overline{Pq}$ .

亦可采用代数证明,  $\overline{Pq_1} = \{P + \lambda \overrightarrow{Pq_1} \mid 0 \leq \lambda \leq 1\}$

$\overline{Pq_2} = \{P + \lambda \overrightarrow{Pq_2} \mid 0 \leq \lambda \leq 1\}$ . 由于  $r_1 \in \overline{Pq_1}$ ,  $r_2 \in \overline{Pq_2}$ , 可设

$$r_1 = P + \lambda_1 \overrightarrow{Pq_1}, \quad r_2 = P + \lambda_2 \overrightarrow{Pq_2}, \quad 0 \leq \lambda_1 \leq 1, \quad 0 \leq \lambda_2 \leq 1.$$

若  $r = r_1 + \lambda_0 \overrightarrow{r_1 r_2} \in \overline{r_1 r_2}$ , (无妨设  $0 < \lambda_0 < 1, 0 \leq \lambda_1 < 1, 0 \leq \lambda_2 < 1$ )

$$\frac{1}{2} t_0 = \frac{\lambda_0 \lambda_2}{\lambda_0 \lambda_2 + (1 - \lambda_0) \lambda_1}, \quad \lambda = \frac{\lambda_1}{\lambda_0 \lambda_2 + (1 - \lambda_0) \lambda_1}$$

$$0 < t_0 < 1, \quad \lambda \geq 1, \quad P + \lambda \overrightarrow{Pr} = q_1 + t_0 \overrightarrow{q_1 q_2}.$$

从而  $q := q_1 + t_0 \overrightarrow{q_1 q_2} \in \overline{q_1 q_2} \subset M$ ,  $\overline{Pq} = \lambda \overrightarrow{Pr}$ . 故

$$r = P + \overrightarrow{Pr} = P + \frac{1}{\lambda} \overrightarrow{Pq} \in \overline{Pq} \subset \bigcup_{q \in M} \overline{Pq}, \quad \square$$

定理 7.3.3: 设  $S = C(P_0, P_1, \dots, P_m)$ ,  $f$  是  $S$  上的仿射线性函数. 2-1,  $\forall P \in S$  有.

$$f(P) \leq \max_{0 \leq i < m} \{f(P_0), f(P_1), \dots, f(P_m)\}.$$

证明: 对  $m$  作归纳论证, 设  $M = C(P_0, \dots, P_{m-1})$  且

$$f(q) \leq \max \{f(P_0), \dots, f(P_{m-1})\}, \quad \forall q \in M.$$

由于  $S \subset C(M \cup \{P_m\}) = \bigcup_{q \in M} \overline{P_m q}$ ,  $\forall s \in S$  有

$$s = P_m + \lambda \overrightarrow{P_m q}, \quad 0 \leq \lambda \leq 1.$$

即  $s = (1-\lambda)P_m + \lambda q$ . 故  $f(s) = (1-\lambda)f(P_m) + \lambda f(q) \leq \max\{f(P_m), f(q)\}$ .

从而  $f(S) \subseteq \text{conv}\{f(P_0), \dots, f(P_m)\}$ . ( $\forall S \in S$ ). (111)

上述定理在线性规划等实际应用中也有重要意义。□

### 习题 7.3

1. 设  $f: A \rightarrow A'$  是仿射映射,  $P_0, \dots, P_m \in A/A$ ,

证明: 若  $\lambda_0 + \lambda_1 + \dots + \lambda_m = 1$ ,  $\lambda_i \geq 0$

$$f(\lambda_0 P_0 + \dots + \lambda_m P_m) = \lambda_0 f(P_0) + \dots + \lambda_m f(P_m).$$

2. 设  $P_0, \dots, P_m \in A$ , 若  $\overrightarrow{P_0 P_1}, \dots, \overrightarrow{P_0 P_m}$  线性无关, 证明: 在任意

$q_0, \dots, q_m \in A'$ . ( $n = \dim(A)$ ), 存在唯一仿射映射  $f: A \rightarrow A'$

使得  $f(P_i) = q_i$  ( $0 \leq i \leq m$ ).

3. 证明: 仿射映射将凸集映到凸集。

4. 设  $P_0, P_1, \dots, P_m \in A$ . 令

$$S = \{ \lambda_0 P_0 + \dots + \lambda_m P_m \mid \lambda_0 + \dots + \lambda_m = 1, \lambda_i \geq 0, 0 \leq i \leq m \}$$

证明: (1)  $S$  是凸集, (2)  $S$  是有阳角单纯形的并集.

(3)  $S = \text{conv}\{P_0, \dots, P_m\}$ .

5. 设  $f: A \rightarrow A'$  是仿射映射,  $F: V \rightarrow V'$  是  $f$  的线性部分.

证明:  $f = T_v \circ g$ , 其中  $T_v$  是平移  $v = \overrightarrow{0 f(0)}$  之仿射映射.

$g$  是保持  $0$  不动且线性部分等于  $F$  的仿射映射 (其中  $0 \in A$  是预先选定的点).

## §7.4 二次函数.

设  $A = (A, V)$  是  $n$  维仿射空间, 本章第一节讨论过的仿射函数  $f: A \rightarrow \mathbb{R}$  满足 ( $O \in A$  固定),

$$f(O+x) = l(x) + f(O), \quad \text{其中 } l \in V^*, x \in V.$$

亦可称为一次函数. 本节我们将讨论下述二次函数.

定义 7.4.1. 函数  $Q: A \rightarrow \mathbb{R}$  称为 二次函数, 如果

$$(4.1) \quad Q(O+x) = q(x) + l(x) + c, \quad \forall x \in V.$$

其中  $O \in A$  是选定的点,  $q: V \rightarrow \mathbb{R}$  是非零二次型,  $l \in V^*$ ,  $c \in \mathbb{R}$  是常数 (即  $c = Q(O)$ ). □

下面的引理表明, 公式 (4.1) 中的二次型  $q: V \rightarrow \mathbb{R}$  与点  $O \in A$  的选取无关. (但一次式  $l(x)$  及常数项  $c$  与  $O$  的选取有关). 所以,  $q$  也称为由  $Q$  确定的二次型, 记  $\text{rank}(Q) = \text{rank}(q)$ .

引理 7.4.1. 设  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是由  $q: V \rightarrow \mathbb{R}$  唯一确定的对称双线性函数,  $O' \in A$ ,  $v_0 = \vec{OO'}$ . 则

$$Q(O'+x) = q(x) + [2f(v_0, x) + l(x)] + [q(v_0) + l(v_0) + c]$$

$$Q(O'+x) = q(x) + [2f(v_0, x) + l(x)] + [q(v_0) + l(v_0) + c].$$

证明:  $Q(O'+x) = Q(O+(v_0+x)) = q(v_0+x) + l(v_0+x) + c$ .

但  $q(v_0+x) = f(v_0+x, v_0+x) = f(x, x) + 2f(v_0, x) + f(v_0, v_0)$ . 故

$$Q(O'+x) = q(x) + [2f(v_0, x) + l(x)] + [q(v_0) + l(v_0) + c].$$

□

定义 7.4.2. 设  $Q: A \rightarrow \mathbb{R}$  是一个二次函数, 点  $P \in A$  称为  $Q$  的一个中心, 如果

$$Q(P+x) = Q(P+(-x)), \quad \forall x \in V.$$

令  $C(Q)$  表示  $Q$  的全部中心的集合. 若  $C(Q) \neq \emptyset$ , 则称  $Q$  是中心的. □

设  $(0, e_1, \dots, e_n)$  是仿射空间  $A = (A, V)$  的一个坐标系, 则二次函数  $Q(0+x) = q(x) + l(x) + c$  的坐标表达式为

$$(4.2) \quad Q\left(0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i\right) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j + \sum_{i=1}^n b_i x_i + c, \quad a_{ij} = a_{ji}.$$

其中  $c = Q(0)$ ,  $b_i = \frac{\partial Q}{\partial x_i}(0)$ ,

$P = 0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i \in A$  是  $Q$  的中心 当且仅当

$$(4.3) \quad \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n + \frac{1}{2}b_1 = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n + \frac{1}{2}b_2 = 0 \\ \vdots \\ -a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n + \frac{1}{2}b_n = 0 \end{cases}$$

定理 7.4.1. 设  $Q(0+x) = q(x) + l(x) + c$ . 如果  $C(Q) \neq \emptyset$ ,

则  $C(Q) \subset A$  是一个  $(n-r)$  维平面, 该平面的方向子空间为

$$\text{Ker } q = \{x \in V \mid f(x, x) = 0, \forall x \in V\}$$

其中  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是对称双线性函数, 满足  $q(x) = f(x, x)$ ,  $r$  是  $q$  的秩. 特别,  $Q$  仅有一个中心的充要条件是  $r = n$  (即  $q(x)$  非退化).

证明:  $P = 0 + x$  是  $Q$  的中心  $\Leftrightarrow Q(0+(x+y)) = Q(0+(x-y)), \forall y \in V$ .

令  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是满足  $q(x) = f(x, x)$  的对称双线性函数。则  $Q(O + (x+y)) = Q(O + (x-y)) \iff \frac{1}{2}(f(x+y, x+y) + f(x-y, x-y)) = f(x, x) + f(y, y)$

即  $f(x, y) + \frac{1}{2}f(y, y) = 0, \forall y \in V$ , 它的坐标表达式正好是 (4.3)。

若  $C(Q) \neq \emptyset$ , 则  $C(Q)$  是中心坐标恰为 (4.3) 的解空间。□

定义 7.4.3. 二次函数  $Q_i: A \rightarrow \mathbb{R} (i=1, 2)$  称为仿射等价, 如果存在  $\varphi \in \text{Aff}(A)$  使得  $Q_2 = \varphi^*(Q_1) = Q_1 \circ \varphi$ .  
若  $A$  是欧几里得空间, 且存在  $\varphi \in \text{Is}(A)$  使得  $Q_2 = \varphi^*(Q_1) = Q_1 \circ \varphi$ , 则称  $Q_1, Q_2$  是仿射等价的。□

不用验证, 仿射等价和仿射等价确定在所有二次函数的集合中定义了等价关系。

定理 7.4.2. 设  $Q: A \rightarrow \mathbb{R}$  是秩为  $r$  的二次函数。则

(1) 如果  $Q$  是中心的 (即:  $C(Q)$  非空), 则存在以中心  $O \in A$  为原点的坐标系  $(O, e_1, \dots, e_n)$  使得

$$Q(O + \sum_{i=1}^n x_i e_i) = x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_r^2 + c.$$

其中  $s, r, c$  仅依赖于  $Q$ , 不依赖于坐标系的选取。

(2) 若  $Q$  无中心 (即  $C(Q)$  是空集), 则存在坐标系  $(O, e_1, \dots, e_n)$  使得

$$Q(O + \sum_{i=1}^n x_i e_i) = x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_r^2 + x_{r+1}.$$

(3) 有中心的二次函数与无中心的二次函数不仿射等价。

证明: ~~设~~ 设  $Q(O+x) = q(x) + l(x) + c$ , 其中  $O \in C(Q)$

由二次型理论, 存在  $V$  的一组基使

$$q(\sum_{i=1}^n x_i e_i) = x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_r^2.$$

(11)

故  $Q\left(0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i\right) = x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_r^2 + b_1 x_1 + \dots + b_n x_n + c$

由于  $0 \in A$  是  $Q$  的中心,  $0$  的坐标  $(0, 0, \dots, 0)$  满足方程 (4.3), 从而

$$b_1 = b_2 = \dots = b_n = 0. \quad \square$$

$$Q\left(0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i\right) = x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_r^2 + c.$$

其中  $c = Q(0)$ . 因  $C(Q) \subset A$  是一个平面, 其方向子空间为

$$\text{Ker}(Q) = \{v \in V \mid f(v, v) = 0, \forall v \in V\}$$

其中  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是由  $q: V \rightarrow \mathbb{R}$  唯一确定的对称双线性函数

满足:  $q(x) = f(x, x)$ . 所以,  $\forall 0' \in C(Q), q(\overline{00'}) = 0$ . 特别

$$Q(0') = Q\left(0 + \overline{00'}\right) = c = Q(0).$$

(2) 任取  $0' \in A$ , 令  $Q(0' + x) = q(x) + l(x) + c$ . 存在一组基

$e'_1, \dots, e'_n \in V$  使得

$$q\left(\sum_{i=1}^n x'_i e'_i\right) = x_1'^2 + \dots + x_s'^2 - x_{s+1}'^2 - \dots - x_r'^2$$

$$\text{令 } l(e'_i) = 2b_i, \quad \square$$

$$Q\left(0' + \sum_{i=1}^n x'_i e'_i\right) = x_1'^2 + \dots + x_s'^2 - x_{s+1}'^2 - \dots - x_r'^2 + 2b_1 x'_1 + \dots + 2b_n x'_n + c$$

$$= \sum_{i=1}^s (x'_i + b_i)^2 - \sum_{i=s+1}^r (x'_i - b_i)^2 + 2b_{r+1} x'_{r+1} + \dots + 2b_n x'_n + \mu$$

其中  $\mu = c - (b_1^2 + \dots + b_s^2) + (b_{s+1}^2 + \dots + b_r^2)$ . ~~令~~  $\square$

$$p_0 = 0' + v, \quad v = -\sum_{i=1}^s b_i e'_i + \sum_{i=s+1}^r b_i e'_i$$

$$\text{令 } Q(p_0 + \sum_{i=1}^n x'_i e'_i) = x_1'^2 + \dots + x_s'^2 - x_{s+1}'^2 - \dots - x_r'^2 + 2b_{r+1} x'_{r+1} + \dots + 2b_n x'_n + \mu$$

由于  $C(Q) = \emptyset$ , 故  $b_{r+1}, \dots, b_n$  不全为零. 作坐标变换:

$$x_i = x'_i \quad (1 \leq i \leq r), \quad x_{r+m} = 2b_{r+m} x'_{r+m} + \dots + 2b_n x'_n + \mu, \quad \square$$

$x_i = c_{i1} x'_1 + \dots + c_{in} x'_n \quad (r+m \leq i \leq n)$ . (适当选取  $c_{ij} \in \mathbb{R}$ ). 从而存在坐标

系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  使得.

$$Q\left(0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i\right) = x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_r^2 + x_{r+1}.$$

(3) 设  $P \in A$  是  $Q$  的中心,  $\forall \varphi \in \text{Aff}(A)$ , 令  $P' \in A$  使  $\varphi(P') = P$ . 则,  $\forall x \in V$ , 有

$$\begin{aligned} \varphi^*(Q)(P'+x) &= Q(\varphi(P'+x)) = Q(\varphi(P') + D(\varphi)(x)) \\ &= Q(P + D(\varphi)(x)) = Q(P + D(\varphi)(-x)) = \varphi^*Q(P'+(-x)). \end{aligned}$$

故  $P'$  是  $\varphi^*(Q)$  的中心. 所以, 有中心的二次函数不可能分解等价于无中心的二次函数.

□

定理 7.4.3: 设  $A = (A, V)$  是  $n$  维欧几里德空间,  $Q: A \rightarrow \mathbb{R}$  是秩为  $r$  的二次函数. 则

(1) 当  $C(Q) \neq \emptyset$  时, 存在 直角坐标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  使

$$Q\left(0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i\right) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_r x_r^2 + c, \quad \lambda_i \neq 0 \ (1 \leq i \leq r).$$

(2) 当  $C(Q) = \emptyset$  时, 存在 直角坐标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  使

$$Q\left(0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i\right) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_r x_r^2 + \mu x_{r+1}, \quad (\lambda_i \neq 0, \mu > 0).$$

证明: (1) 令  $Q(0+x) = q(x) + l(x) + c$ ,  $e_1, \dots, e_n$  是  $V$  的标准正交基 使得  $q(x_1 e_1 + \dots + x_n e_n) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_r x_r^2$ ,  $(\lambda_i \neq 0)$ .

$$Q\left(0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i\right) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_r x_r^2 + c.$$

且  $Q(0') = Q(0) = c \quad (\forall 0' \in C(Q))$ .

(2) 由定理 7.4.2 的证明可知, 存在 直角坐标系

$(P_0, e'_1, \dots, e'_n)$  使得

$$Q\left(P_0 + \sum_{i=1}^n x_i e'_i\right) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_r x_r^2 + \sum_{i=r+1}^n b_i x_i + d.$$





### §7.5. 二次曲面.

设  $A = (A, V)$  是一个  $n$  维仿射空间,  $A \xrightarrow{Q} \mathbb{R}$  是一个二次函数. 则  $Q$  的零集.

$$S_Q := \{ P \in A \mid \text{~~S_Q~~ } Q(P) = 0 \}.$$

称为  $A$  中的二次曲面. 在下面的讨论中, 我们总是假设  $n \geq 2$ ,  $S_Q$  非空. ~~我们~~ 我们首先要解决  $S_Q$  与  $Q$  的关系问题.

任意固定一个坐标系  $(O, e_1, \dots, e_n)$ , 则  $P \in S_Q$  的充要条件是  $P$  的坐标满足二次多项式方程.

$$(x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} + 2(b_1, \dots, b_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} + c = 0.$$

因此, 若存在坐标  $(O, e_1, \dots, e_n)$  使于等

$$Q(O + \sum_{i=1}^n x_i e_i) = x_1^2 + \dots + x_r^2.$$

则  $S_Q$  是  $A$  中的  $(n-r)$  维平面.

定义 7.5.1. 点  $P \in A$  称为二次曲面  $S_Q$  的一个中心 (图 5.1).

如果  $P$  满足条件: 若  $P+x \in S_Q$ , 则  ~~$P+x$~~   $P+x \in S_Q$ . (即  $S_Q$  中的点关于  $P$  总是对称的). 若  $S_Q$  的中心  $P$  同时在  $S_Q$  上, 则称  $P$  是  $S_Q$  的一个顶点. (见图 5.2)  $\square$

引理 7.5.1. (1) 设  $L \subset A$  是直线, 若  $L \cap S_Q$ , 则  ~~$L \cap S_Q$~~   $L$  与  $S_Q$  最多相交两个点.

(2) 若  $P \in S_Q$  是  $S_Q$  的顶点,  $g \in S_Q$  且  $g \neq P$ , 则  $L_{Pg} \subset S_Q$ .

证明: (1) 设  $L = 0 + \langle v \rangle = \{0 + tv \mid t \in \mathbb{R}\}$ ,

$$Q(0+x) = q(x) + l(x) + c.$$

则  $L$  与  $S_Q$  的交点由方程  $Q(0+tv) = q(v)t^2 + l(v)t + c = 0$  确定. ~~如~~ 如它的判别式  $\Delta < 0$ , 则  $L \cap S_Q = \emptyset$ . ~~故~~ 故条件  $L \cap S_Q$  表明方程  $q(v)t^2 + l(v)t + c = 0$  最多仅有二个实数解.

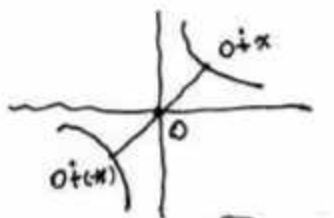
(2) 设  $q = p + x$ , 则  $p, q = p + x, p + (-x) \in S_Q$ , 且

$p + (-x) \in L_{p,q}$ . 即  $L_{p,q} \cap S_Q$  包含三个点. 由 (1), 得  $L_{p,q} \subset S_Q$ .  $\square$

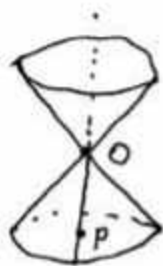
推论 7.5.1. 如果二次曲面  $S$  上的每个点都是顶点, 则  $S \subset A$  是平面.

证明: 由引理 7.5.1 中的结论 (2),  $S$  中任意两点连成的直线 ~~均~~ 皆在  $S$  中. 由定理 7.1.3 知,  $S$  是平面.  $\square$

定义 7.5.2: 二次曲面  $S \subset A$  称为二次锥面, 如果  $S$  有顶点, 且  $S$  不是平面.  $\square$



(图 7.5.1)



(图 7.5.2)

定理 7.5.1: 设  $Q_1, Q_2$  是  $A$  上的二次函数, 且

$$S_{Q_1} = S_{Q_2} = S.$$

则或者  $S$  是平面, 或者存在  $\lambda \in \mathbb{R}$  使  $Q_2 = \lambda Q_1$ .

证明: 无妨设  $S = O \cup S_{Q_1} = S_{Q_2}$  不是平面. ~~由推论 5.1~~, 存在  $O \in S$  使得  $O$  不是  $S$  的中心 (即  $O$  不是  $S$  的顶点).

$$Q_1(O+x) = q_1(x) + l_1(x), \quad Q_2(O+x) = q_2(x) + l_2(x).$$

其中  $l_1, l_2 \in V^*$  是非零线性函数. ~~对任意  $x \in V$~~  如果  $x \in V$

满足  $q_1(x) \neq 0, l_1(x) \neq 0$ , 令  $t_x = -\frac{q_1(x)}{l_1(x)}$ ,  $O + t_x x$  是直线  $L = \{O + tx \mid t \in \mathbb{R}\}$  与  $S_{Q_1}$  的交点. 由  $S_{Q_1} = S_{Q_2}$ , 它也是  $L$  与  $S_{Q_2}$  的交点. 所以  $t_x = -\frac{q_1(x)}{l_1(x)}$  是  $q_2(x)t + l_2(x)t = 0$  的解. 从而  $q_1(x)l_2(x) = q_2(x)l_1(x)$  对任意  $x \in \{x \in V \mid \begin{smallmatrix} q_1(x) \neq 0 \\ l_1(x) \neq 0 \end{smallmatrix}\}$  成立. ~~由 (5.1)~~ 令  $f(x) = q_1(x)l_2(x)$ , 则

$$(5.1) \quad q_1(x)l_2(x)f(x) = q_2(x)l_1(x)f(x), \quad \forall x \in V.$$

设  $(x_1, \dots, x_n)$  是  $x$  在某固定坐标系  $(O, e_1, \dots, e_n)$  下的坐标, 则  $q_1(x), q_2(x), l_1(x), l_2(x), f(x)$  是关于  $x_1, \dots, x_n$  的非零多项式. 从而 (5.1) 在多项式环  $\mathbb{R}[x_1, \dots, x_n]$  中成立. 由于  $f(x) \in \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n]$  是非零多项式. 由 (5.1) 可消去  $f(x)$  得

$$(5.2) \quad q_1(x)l_2(x) = q_2(x)l_1(x), \quad \forall x \in V.$$

若  $l_1, l_2$  在  $V^*$  线性相关, 即存在  $\lambda \in \mathbb{R}$  使  $l_2(x) = \lambda l_1(x)$ . 则由 (5.2) 可得  $q_2(x) = \lambda q_1(x)$ . 从而  $Q_2 = \lambda Q_1$ .

若  $l_1, l_2$  在  $V^*$  线性无关, 令  $e_1, e_2, \dots, e_n \in V$  是一组基, 满足条件:  $l_1(e_1) = 1, l_1(e_i) = 0 (i \neq 1), l_2(e_2) = 1, l_2(e_i) = 0 (i \neq 2)$ . 则

$$q_1(x)x_2 = q_2(x)x_1, \quad \forall x = \sum_{i=1}^n x_i e_i \in V.$$

从而存在  $\lambda \in \mathbb{R}$  使  $q_1(x) = \lambda x_1, q_2(x) = \lambda x_2$ . 即

$$Q_1(O+x) = (\lambda x_1 + 1)x_1, \quad Q_2(O+x) = (\lambda x_2 + 1)x_2.$$

特别,  $S_{Q_1}$  包含超平面  $H_1 = \{O + \sum_{i=1}^n x_i e_i \mid x_1 = 0\}$ . 由  $S_{Q_2} = S_{Q_1}$  可知

$Q_2(0 + \sum_{i=1}^n x_i e_i) = (l(x) + 1)x_2$  在  $H_1$  上恒等于零。但不唯 (12)

构造  $P = 0 + x_2 e_2 \in H_1$ ，假设  $Q_2(P) = (x_2 l(e_2) + 1)x_2 \neq 0$  (取  $0 \neq x_2 \in \mathbb{R}$  使  $x_2 l(e_2) + 1 \neq 0$  即可)。此矛盾表明  $l_1, l_2$  在  $V^*$  中线性相关。

推论 7.5.2: (1) 设二次曲面  $S_{Q_1}$  不是平面,  $0 \in A$ . 则

$0$  是  $S_{Q_1}$  的中心  $\Leftrightarrow 0$  是  $Q_1$  的中心.

(2) ~~若~~ 设二次曲面不是平面. 若  $S_Q$  在平移  $T_v$  下不变, 则二次函数在  $T_v$  的作用下也不变.

证明: (1) 若  $0$  是  $S_{Q_1}$  的中心, 令  $Q_2: A \rightarrow \mathbb{R}$  定义如下:

$$Q_2(0+x) := Q_1(0+(-x)).$$

则  $S_{Q_1} = S_{Q_2}$ . 事实上,  $\forall P = 0+x \in S_{Q_1}$ , 则  $0+(-x) \in S_{Q_1}$  (因为  $0$  是  $S_{Q_1}$  的中心). 从而  $Q_2(P) = Q_2(0+x) = Q_1(0+(-x)) = 0$ . 即  $S_{Q_1} \subset S_{Q_2}$ , 反之亦然. 由定理 7.5.1,  $Q_2 = \lambda Q_1$ . 但  $Q_1, Q_2$  有相同的二次项, 所以  $\lambda = 1$ . 从而  $Q_2 = Q_1$ , 即

$$Q_1(0+x) = Q_2(0+x) = Q_1(0+(-x)), \forall x \in U.$$

故  $0$  是  $Q_1$  的中心. 反之亦然。

(2) 令  $Q' := Q \cdot T_v$ , 则  $S_Q = S_{Q'}$ . 事实上,  $\forall P \in S_Q, T_v(P) \in S_{Q'}$  从而  $Q'(P) = Q(T_v(P)) = 0$ . 即  $S_Q \subset S_{Q'}$ . 反之,  $\forall P \in S_{Q'}$  有  $T_v(P) \in S_Q$ , 从而  $P \in S_Q$  即  $S_{Q'} \subset S_Q$ . 由定理 7.5.1, 存在  $\lambda \in \mathbb{R}$  使  $Q' = \lambda Q$ . 但  $Q'$  与  $Q$  有相同的二次项, 故  $\lambda = 1$ . 从而  $Q' = Q$  即  $T_v^*(Q) = Q \cdot T_v = Q$ .  $\square$

设  $Q(O+x) = q(x) + l(x) + c$  是  $A = U(A, V)$  上的二次函数。  
下证我们寻找  $V$  中的向量  $v$  使得  $S_Q$  在平移  $T_v$  下不变的条件。

由于二次型  $q(x)$  与点  $O$  的选取无关，令  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是对称双线性函数使得  $q(x) = f(x, x) (\forall x \in V)$ ，则知  $V$  是内积空间

$$\text{Ker}(q) \cap \text{Ker}(l) \subset V$$

与点  $O$  的选取无关。其中  $\text{Ker}(q) = \{x \in V \mid f(x, y) = 0, \forall y \in V\}$ 。事实上，若  $O' \in A$  是另一个点，令  $Q(O'+x) = q(x) + l'(x) + c'$ 。则 由 3/12 2.4.1，  
 $l'(x) = 2f(v_0, x) + l(x)$  (其中  $v_0 = \overrightarrow{OO'} \in V$ )。容易验证：

$$\text{Ker}(q) \cap \text{Ker}(l) = \text{Ker}(q) \cap \text{Ker}(l')$$

3/12 7.5.2。设  $Q(O+x) = q(x) + l(x) + c$  是二次函数。令

$$\text{Ker}(Q) := \text{Ker}(q) \cap \text{Ker}(l)$$

则函数集  $Q$  在  $T_v$  作用下不变充要条件是  $v \in \text{Ker}(Q)$ 。

证明： $Q$  在  $T_v$  作用不变  $\Leftrightarrow Q(O+x) = Q(O+x+v), \forall x \in V$ 。

即  $Q(O+x) = Q(O+x+v)$  对任意  $x \in V$  成立的充要条件是  $v \in \text{Ker}(Q)$ 。

□

若  $\text{Ker}(Q) \subset V$  是非平凡子空间，则  $\forall P \in S_Q$ ，则有

$P + \text{Ker}(Q) \subset S_Q$ 。这样的曲面  $S_Q$  称为柱形二次曲面。

3/12 7.5.3。若  $S_Q$  是非柱形二次曲面 (即  $\text{Ker}(Q) = \{0\}$ )。

则  $S_Q$  最多只有一个中心。

证明：设  $O, O' \in A$  是  $S_Q$  的两个中心。则

$$Q(O+x) = Q(O'+x), Q(O'+x) = Q(O'+(-x)), \forall x \in V.$$

从而  $Q(O+x) = Q(O+(\vec{0O}+x)) = Q(O+(-\vec{0O}-x))$   
 $= Q(O+(\vec{0O}-\vec{0O}-x)) = Q(O+(-2\vec{0O}-x))$   
 $= Q(O+x) + 2\vec{0O}$ .

即  $Q$  在平移  $T_{2\vec{0O}}$  作用下不变。由 3.1.7.5.2,  $2\vec{0O} \in \text{Ker}(Q)$ 。  
 但  $S_Q$  是非柱形二次曲面，故  $\vec{0O} = 0$ 。从而  $O = O'$ 。  $\square$

设  $\dim \text{Ker}(Q) = m > 0$  (即  $S_Q$  是柱形二次曲面)。取  $V$  的一组基  $e_1, \dots, e_n$  使  $e_{n-m+1}, \dots, e_n \in \text{Ker}(Q)$ ,  $O \in S_Q$ 。

则  $Q(O + \sum_{i=1}^{n-m} x_i e_i) = q(\sum_{i=1}^{n-m} x_i e_i) + l(\sum_{i=1}^{n-m} x_i e_i) = Q_0(O+x)$

其中  $x \in V_0 := \langle e_1, \dots, e_{n-m} \rangle$ 。  $Q_0$  是  $(n-m)$  维空间  $O+V_0$  上的二次函数， $S_{Q_0}$  是  $(n-m)$  维仿射空间中的二次曲面，称为柱形曲面  $S_Q$  的底曲面。事实上，

$$S_Q = \{ P+u \mid P \in S_{Q_0}, u \in \text{Ker}(Q) \}.$$

所以二次曲面的研究可以归结为研究非柱形二次曲面。

定理 7.5.2 (仿射分类)。设  $A = (A, V)$  是  $n$  维仿射空间。

$S \subset A$  是非柱形二次曲面。则在适当的仿射坐标系下 (或等价的说：通过适当仿射变换)  $S$  可由下述标准形式的方程之一定义：

$$I_{s,n} : x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_n^2 = 1, \quad (0 < s \leq n).$$

$$I'_{s,n} : x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_n^2 = 0, \quad (\frac{n}{2} \leq s < n).$$

$$II_{s,n+1} : x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_n^2 = x_{n+1}, \quad (\frac{n+1}{2} \leq s \leq n+1).$$

证明：若  $S$  有中心  $O \in A$ ，则  $S$  由形如  $Q(O+x) = q(x) + c$  的二次函数定义，其中  $q(x)$  非退化。  $c = Q(O)$ 。

如果  $c \neq 0$  (即  $0 \notin S$ , 或者说  $S$  没有顶点), 无妨设  $Q(0) = -1$ .  
从而存在坐标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  使得  $S$  由

$$I_{s,n}: x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_n^2 = 1 \quad (0 < s \leq n)$$

定义. 如果  $c = 0$ , (即  $0 \in S$ , 是顶点), 无妨设  $q(x)$  的正惯性指数满足  $\frac{n}{2} \leq s < n$  (若  $s = n$ , 则  $S$  是一个点). 则在适当坐标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  下,  $S$  由方程

$$I'_{s,n}: x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_n^2 = 0, \quad (\frac{n}{2} \leq s < n)$$

若  $S$  无中心, 设  $0 \in S$ , 则  $S$  可由形如  $Q(0+x) = q(x) + l(x)$  的二次函数定义, 其中  $l \in V^*$  非零. 由  $\ker(q) \cap \ker(l) = \{0\}$  可得  $\dim(\ker(q)) \leq 1$ . 若  $\dim(\ker(q)) = 1$ , 则  $q$  非退化, 从而线性方程 (4.3) 有唯一解. 即  $Q$  有唯一中心, 这与  $S$  无中心矛盾. 所以二次型  $q(x)$  的秩为  $n-1$ . 无妨设  $q(x)$  的正惯性指数满足  $\frac{n-1}{2} \leq s \leq n-1$ . 则在适当坐标系下,  $S$  可由下列标准方程定义.

$$II_{s,n-1}: x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_{n-1}^2 = x_n, \quad (\frac{n-1}{2} \leq s \leq n-1).$$

□

~~定义 7.5.1: 二次曲面  $(I_{n,n})$ , 双曲面  $(I_{s,n}, 0 < s < n)$ , 二次锥面  $(I'_{s,n})$ , 中阶球状抛物面  $(II_{n-1,n-1})$ , 双曲抛物面  $(II_{s,n}, \frac{n-1}{2} \leq s < n-1)$ .~~

例 7.5.1 ( $n=2$ )  $Q =$  二次曲线仿射等价于下列曲线  $Z=0$ .

$I_{n,s}$ : (1)  $x_1^2 + x_2^2 = 1$  (圆). (2)  $x_1^2 - x_2^2 = 1$  (双曲线)

$I'_{n,s}$ : (3)  $x_1^2 - x_2^2 = 0$  (两相交于原点的直线),  $II_{s,n-1} = x_1^2 = x_2$  (抛物线).

□



例 7.5.2 (三维空间二次曲面的仿射分类).

$I_{n,s}: x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 1$  (球面),  $x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 = 1$  (单叶双曲面).

$x_1^2 - x_2^2 - x_3^2 = 1$  (双叶双曲面)

$I'_{n,s}: x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 = 0$  (二次锥面),

$II_{n,s}: x_1^2 + x_2^2 = x_3$  (半椭圆抛物面),  $x_1^2 - x_2^2 = x_3$  (双曲抛物面).

□

定理 7.5.3 (欧氏几何分类). 设  $S \subset A = (A, V)$  是  $n$  维欧氏几何空间  $A$  中的非退化二次曲面. 则  $S$  等价等价于下列方程定义的曲面之一 (其中  $a_i > 0$ ):

$I_{s,n}: \frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_n^2}{a_n^2} = 1, \quad 0 < s \leq n$

$I'_{s,n}: \frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_n^2}{a_n^2} = 0, \quad \frac{n}{2} \leq s < n$

$II_{s,n}: \frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_{n-1}^2}{a_{n-1}^2} = x_n, \quad \frac{n-1}{2} \leq s \leq n-1.$

证明: 若  $S$  有中心  $O \in A$ . 则  $S$  由形如  $Q(\vec{0} + \vec{a}) = c$  的二次型定义, 其中  $Q(\vec{a})$  非退化,  $c = Q(\vec{0})$ .

如果  $c \neq 0$ , 无妨设  $c = -1$ . 从而存在正交坐标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  使得

$Q(\vec{0} + \sum_{i=1}^n x_i e_i) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_s x_s^2 - \lambda_{s+1} x_{s+1}^2 - \dots - \lambda_n x_n^2 - 1$

其中  $\lambda_i > 0$ . 令  $a_i = \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}}$ , 可得  $S$  在  $(0, e_1, \dots, e_n)$  下的定义方程

$I_{s,n}: \frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_n^2}{a_n^2} = 1.$

如果  $c = 0$  (即  $O$  是  $S$  的顶点), 无妨设  $Q(\vec{a})$  的正惯性指数满足  $\frac{n}{2} \leq s < n$  (若  $s = n$ , 则  $S$  是平面). 故  $S$  在适当的正交坐标系  $(0, e_1, \dots, e_n)$  下由形如下列方程定义:

$I'_{s,n}: \frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_n^2}{a_n^2} = 0, \quad \frac{n}{2} \leq s < n$

若  $S$  是无中心二次曲面, 设  $O \in S$ , 则  $S$  由二次函数 (126)

$$Q(O+x) = q(x) + l(x)$$

定义, 其中  $q(x)$  是秩为  $n-1$  的二次型,  $l \in V^*$  非零. 不妨设  $q(x)$  的正惯性指数满足条件  $\frac{n}{2} \leq s \leq n-1$ . 适当修改定理 7.4.3 的证明, 可以证明存在直角坐标系  $(O, e_1, \dots, e_n)$  使

$$Q(O + \sum_{i=1}^n x_i e_i) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_s x_s^2 - \lambda_{s+1} x_{s+1}^2 - \dots - \lambda_n x_n^2 - \mu x_n$$

其中  $\mu > 0$ ,  $\lambda_i > 0$ . 令  $a_i = \sqrt{\frac{\mu}{\lambda_i}}$ ,  $S$  可由方程

$$I_{s,n}: \frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_n^2}{a_n^2} = x_n, \quad \frac{n}{2} \leq s \leq n-1.$$



由  $\frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_n^2}{a_n^2} = 1$  定义的 二次曲面 称为 椭球面. 由

$$\frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_n^2}{a_n^2} = 1 \quad (0 < s < n)$$

定义的二次曲面称为 双曲面. 并由下述方程

$$\frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_{n-1}^2}{a_{n-1}^2} = x_n, \quad \frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_n^2}{a_n^2} = x_n, \quad (0 < s < n-1)$$

定义的二次曲面分别称为 椭圆抛物面, 双曲抛物面.

其中的  $a_i$  称为半轴, 它们是  $\text{Iso}(A)$  不变量. 由方程

$$\frac{x_1^2}{a_1^2} + \dots + \frac{x_s^2}{a_s^2} - \frac{x_{s+1}^2}{a_{s+1}^2} - \dots - \frac{x_n^2}{a_n^2} = 0 \quad (\frac{n}{2} \leq s < n)$$

称为 二次锥面.



## 习题 7.5

1. 变量  $t$  取怎样的值时, 二次曲面

$$x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + 2t x_1 x_2 + 2t x_1 x_3 + 2t x_2 x_3 - 4t = 0$$

是一个椭圆柱面?

2. 证明: 在 3 维仿射空间中, 任意 二次曲面都可以在适当坐标系下, 由下列方程之一给出:

(1)  $x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 1$ ; (2)  $x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 = 1$ . (3)  $x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 = -1$

(4)  $x_1^2 - x_2^2 = 2x_3$ ; (5)  $x_1^2 + x_2^2 = 2x_3$  (6)  $x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = -1$

(7)  $x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 = 0$ ; (8)  $x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 0$ . (9)  $x_1^2 + x_2^2 = -1$

(10)  $x_1^2 + x_2^2 = 1$  (11)  $x_1^2 = 2x_2$  (12)  $x_1^2 - x_2^2 = 1$

(13)  $x_1^2 - x_2^2 = 0$  (14)  $x_1^2 - 1 = 0$  (15)  $x_1^2 + x_2^2 = 0$

(16)  $x_1^2 + 1 = 0$  (17)  $x_1^2 = 0$ .

并指出哪些是平面的? 哪些是本原二次曲面?

3. 非零向量  $v \in V$  称为  $S_Q$  的 渐近向量, 如果  $g(v) = 0$ .

设  $P \in S_Q$ ,  $v \in V$  是  $S_Q$  的一个渐近向量. 证明: 直线  $x = P + tv$  或者整个落在曲面  $S_Q$  上, 或者与  $S_Q$  只有一个交点.

4. 找出下列二次曲面与平面相交曲线的仿射类型.

⑧  $x_1^2 + 5x_2^2 + x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_2x_3 + 6x_1x_3 - 2x_1 + 6x_2 + 2x_3 = 0$   
与平面  $2x_1 - x_2 + x_3 = 0$ .