

多元多项式.

定义1. 设 K 为数域, $x_1, \dots, x_n$ 为未知元.

单项式: $ax_1^{i_1}x_2^{i_2}\dots x_n^{i_n}$, $a \in K$.

a 称为单项式系数, $i_1, \dots, i_n \in \mathbb{N}$. 若 $a \neq 0$, 则 $\deg(ax_1^{i_1}\dots x_n^{i_n}) = i_1 + i_2 + \dots + i_n$.

$bx_1^{j_1}\dots x_n^{j_n}$, ($b \neq 0$), 称为 $ax_1^{i_1}\dots x_n^{i_n}$ 同类项, $\Leftrightarrow i_1 = j_1, \dots, i_n = j_n$.

$ax_1^{i_1}\dots x_n^{i_n} + bx_1^{i_1}\dots x_n^{i_n} = (a+b)x_1^{i_1}\dots x_n^{i_n}$ (合并同类项).

有限个单项式形式和称为多元多项式

$$f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{(i_1, \dots, i_n) \in \mathbb{N}^n} a_{i_1, \dots, i_n} x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n} \quad (\text{有限形式和}).$$

$$\deg(f) = \begin{cases} \max\{i_1 + \dots + i_n \mid a_{i_1, \dots, i_n} \neq 0\}, & \text{当 } f \neq 0. \\ -\infty, & \text{当 } f = 0. \end{cases}$$

当 $f=0$.

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

定义 $f=g$ 相等 $\stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} a_{i_1, \dots, i_n} = b_{i_1, \dots, i_n} \quad \forall i_1, \dots, i_n \in \mathbb{N}$

$$\text{加法: } f+g \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{(i_1, \dots, i_n) \in \mathbb{N}^n} (a_{i_1, \dots, i_n} + b_{i_1, \dots, i_n}) x_1^{i_1} x_2^{i_2} \dots x_n^{i_n}.$$

$$\text{数乘: } kf \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{(i_1, \dots, i_n) \in \mathbb{N}^n} k(a_{i_1, \dots, i_n}) x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n}$$

$$(ax_1^{i_1}\dots x_n^{i_n})(bx_1^{j_1}\dots x_n^{j_n}) = abx_1^{i_1+j_1}x_2^{i_2+j_2}\dots x_n^{i_n+j_n}$$

多项式相乘分配律转为单项式相乘, 再合并同类项.

$K[x_1, \dots, x_n] = \{f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{(i_1, \dots, i_n) \in \mathbb{N}^n} a_{i_1, \dots, i_n} x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n}\}$ 为数域 K 上的代数.

称为关于 $x_1, \dots, x_n$ 的 n 元多项式(环).



定义2. (字典排序法)

1° 按本定义自然数排序 $x_1 > x_2 > \dots > x_n$.

2°. $ax_1^{i_1}x_2^{i_2}\dots x_n^{i_n} > bx_1^{j_1}\dots x_n^{j_n} \stackrel{\text{def}}{\iff} \exists 1 \leq k \leq n$ 使 $i_1=j_1, \dots, i_{k-1}=j_{k-1}$, 但 $i_k > j_k$.

可以证明任一多项式-单项式可按以下规则排序

$$\begin{aligned} \text{则 } f(x_1, x_2, x_3) &= x_1^3 + x_2^3 + x_3^3 + x_1x_2 + x_1x_3 + x_2x_3 \\ &= x_1^3 + x_1x_2 + x_1x_3 + x_2^3 + x_2x_3 + x_3^3. \end{aligned}$$

引理3. 在字典排序下, $f \cdot g$ 首项 = f 首项 $\cdot g$ 首项.

证明: $f=0, g=0$, 显然

$f \neq 0, g \neq 0$, 时, 设 $ax_1^{i_1}\dots x_n^{i_n}$ 为 f 首, $bx_1^{j_1}\dots x_n^{j_n}$ 为 g 首.

任取 f 中另一单项 $cx_1^{k_1}\dots x_n^{k_n}$, g 中 $dx_1^{l_1}\dots x_n^{l_n}$.

则 $\exists 1 \leq r, s \leq n$, 使

$$i_1=k_1, \dots, i_{r-1}=k_{r-1}, \text{ 但 } i_r > k_r.$$

$$j_1=l_1, \dots, j_{s-1}=l_{s-1}, \text{ 但 } j_s > l_s.$$

不妨设 $r < s$, 则有 $i_1+j_1=k_1+l_1, \dots, i_{r-1}+j_{r-1}=k_{r-1}+l_{r-1}$, 但 $i_r+j_r > k_r+l_r$, 即

$$abx_1^{i_1+j_1}\dots x_n^{i_n+j_n} > cdx_1^{k_1+l_1}\dots x_n^{k_n+l_n}.$$

同理易证 $ab > cd$, $ab > ad \implies$ 结论得证.

定理4. 设 $0 \neq f, 0 \neq g \in K[x_1, \dots, x_n]$, 则 $f \cdot g \neq 0$.

证明: 由 $f \neq 0$, 则 f 首 $\neq 0$, 同理 g 首 $\neq 0$. 由引理3, $f \cdot g$ 首项 $\neq 0 \implies f \cdot g \neq 0$.

推论5. (乘法消去) $f, g, h \in K[x_1, \dots, x_n]$, 且 $h \neq 0$,

$$\text{若 } fh = gh, \text{ 则 } f = g$$

证明: 用反证法, 若 $f \neq g$, 由整性, $0 \neq f - g$, 则 $fh - gh = (f - g)h = 0$, 即 $fh \neq gh$ 矛盾.



定义6. 若多项式的所有单项式为 m 次.

则称 f 为 m 次齐次多项式或 m 次型.

$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2 + x_3.$$

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_1 x_2 + x_2^2$$

定理7. (齐次分解).

(1) 若 f, g 为 m 次型, $f+g \neq 0$, 则 $f+g$ 也为 m 次齐次多项式.

(2) 设 f 为 m 次型(m), $g \neq 0$ 为 k 次齐次, 则 $fg \neq 0$ 为 $m+k$ 次齐次.

由整性, $f \neq 0, g \neq 0 \Rightarrow fg \neq 0$. 由乘法定义易证.

(3) 设 $f \neq 0 \in K[x_1, \dots, x_n]$, 则 $f = f_d + f_{d-1} + \dots + f_0$.

其中 $d = \deg(f) \geq 0$. $f_d \neq 0$ 为 d 次齐次多项式. $f_i = 0$ 或 i 次齐次多项式 $i = d-1, \dots, 0$.

证明: $d = \deg f \geq 0$. $f_i = f$ 的 i 次单项式之和.

命题8. $f, g \in K[x_1, \dots, x_n]$. 则:

$$(1) \deg(fg) = \deg f + \deg g$$

$$(2) \deg(f \pm g) = \max\{\deg f, \deg g\}.$$

证明: (1) 不妨设 $f \neq 0, g \neq 0$.

$$f = f_d + f_{d-1} + \dots + f_0. \quad d = \deg f. \quad f_d \neq 0.$$

$$g = g_k + g_{k-1} + \dots + g_0. \quad k = \deg g. \quad g_k \neq 0.$$

$fg = f_d g_k + (f_d g_{k-1} + f_{d-1} g_k) + \dots + f_0 g_0$. 为 fg 齐次分解.

$$\begin{array}{cc} \parallel & \parallel \\ d+k \text{ 次} & 0 \text{ 或 } d+k-1 \text{ 次} \end{array}$$

$$\text{则 } \deg(fg) = \deg f + \deg g.$$



引理 9. $f \neq 0, \in K[x_1, \dots, x_n]$, 则 $\exists a_1, \dots, a_n \in K, f(a_1, \dots, a_n) \neq 0$.

证明. $n=1$, $f(x) \in K[x]$, 且 $f \neq 0$. 从而 $f(x)$ 在 K 中仅有有限根, 在 K 中,

从而 $\exists a \in K, f(a) \neq 0$.

下设 $n-1$ 个未定元成立, 证 n 个未定元.

只将 x_n 视为未定元.

$$a \neq f = b_m(x_1, \dots, x_{n-1})x_n^m + b_{m-1}(x_1, \dots, x_{n-1})x_n^{m-1} + \dots + b_0(x_1, \dots, x_{n-1})$$

下不妨设 $b_m(x_1, \dots, x_{n-1}) \neq 0$. 由归纳, $\exists a_1, \dots, a_{n-1} \in K, b_m(a_1, \dots, a_{n-1}) \neq 0$.

$$f(a_1, \dots, a_{n-1}, x_n) = b_m(a_1, \dots, a_{n-1})x_n^m + \dots + b_0(a_1, \dots, a_{n-1})$$

是关于 x_n 的 m 次多项式. 由 $n=1$ 情况, $\exists a_n \in K$, st. $f(a_1, \dots, a_{n-1}, a_n) \neq 0$.

推论. $f = g$ (多元多项式) $\Leftrightarrow f = g$ (多元函数).

" $\Rightarrow$ " 平凡.

" $\Leftarrow$ " 反证. 若 $f \neq g$ (多元多项式), $f - g \neq 0$ 多元多项式, $\exists a_1, \dots, a_n$, st. $(f - g)(a_1, \dots, a_n) \neq 0$.

$\Rightarrow f(a_1, \dots, a_n) \neq g(a_1, \dots, a_n)$ 与假设矛盾.

例: $f = x, g = y \in K[x, y]$. 定义 $\Rightarrow (x, y) = 1$ 不存在 $u(x, y), v(x, y)$, $uf + vg = 1$.

因式分解: $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$, $f(x_1, \dots, x_n) = c p_1(x_1, \dots, x_n)^{m_1} \dots p_k(x_1, \dots, x_n)^{m_k}$.

则 $K[x_1, \dots, x_n]$ 为 UFD. 唯一分解整区.



对称多项式

例: $f(x_1, \dots, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2$

定义1: 设 $f(x_1, \dots, x_n) \in K[x_1, \dots, x_n]$.

若 $\forall 1 \leq i < j \leq n$, 有 $f(x_1, \dots, x_i, x_j, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n)$

则称 $f(x_1, \dots, x_n)$ 为对称多项式 (n 元).

引理2: 设 $(k_1, \dots, k_n)$ 为 $(1, \dots, n)$ 的全排列.

若 $f(x_1, \dots, x_n)$ 为对称多项式, 则 $f(x_{k_1}, \dots, x_{k_n}) = f(x_1, \dots, x_n)$.

证明: $(k_1, k_2, \dots, k_n) \xrightarrow{\text{相邻对换}} (1, 2, \dots, n)$.

反之, $(1, 2, \dots, n) \xrightarrow{\text{若干对换}} (k_1, \dots, k_n)$.

$$f(x_1, \dots, x_n) = \dots = f(x_{k_1}, \dots, x_{k_n})$$

引理3: 设 $f_1, \dots, f_m \in K[x_1, \dots, x_n]$ 对称, $g(y_1, \dots, y_m) \in K[y_1, \dots, y_m]$, 则

$g(f_1, \dots, f_m)$ 仍为 $x_1, \dots, x_n$ 对称多项式 [对称多项式加減乘].

$$\text{证: } g(f(x_1, \dots, x_n), \dots, f_m(x_1, \dots, x_n)) = g(f(x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n), \dots, f_m(x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n)), \#.$$

定义4: 下列多项式称为初等对称多项式.

$$\sigma_1 = x_1 + \dots + x_n = \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\sigma_2 = x_1 x_2 + \dots + x_1 x_n + x_2 x_3 + \dots + x_2 x_n + \dots + x_{n-1} x_n = \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j$$

$$\sigma_r = \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n} x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_r}$$

$$\sigma_n = x_1 \dots x_n.$$



定理5. (对称多项式基本定理).

设 $f(x_1, \dots, x_n)$ 为对称, 则 $\exists$ 唯一的 $g(y_1, \dots, y_n)$ 使 $f(x_1, \dots, x_n) = g(y_1, \dots, y_n)$.

证明: 先证存在性.

不妨设 $f \neq 0$. 设 $a x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n}$ ($a \neq 0$) 为 f 首项 (字典序).

断言: $i_1 \geq i_2 \geq \dots \geq i_n$.

用反证. 设 $\exists 1 \leq k \leq n-1, i_k < i_{k+1}$. 对换 x_k, x_{k+1} . $f(x_1, \dots, x_n)$ 保持不变.

首项 $a x_1^{i_1} \dots x_k^{i_k} x_{k+1}^{i_{k+1}} \dots x_n^{i_n} \rightarrow a x_1^{i_1} \dots x_k^{i_{k+1}} x_{k+1}^{i_k} \dots x_n^{i_n}$ 这与首项假设矛盾.

构造: $g_1 = a y_1^{i_1 - i_2} y_2^{i_2 - i_3} \dots y_{n-1}^{i_{n-1} - i_n} y_n^{i_n}$ 对称多项式

g_1 首项: $= a x_1^{i_1 - i_2} (x_1 x_2)^{i_2 - i_3} \dots (x_1 \dots x_n)^{i_n} = a x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n} = f$ 首项.

Program. $f_0 = f$ 首项 $a x_1^{i_1} \dots x_n^{i_n} \rightarrow g_1$.

令 $f_1 = f_0 - g_1$. 首项后于 f_0 首项 $\rightarrow g_2$.

$\vdots$
 f_i

首项 $\rightarrow g_{i+1}$.

$f_{i+1} = f_i - g_{i+1}$. 首项后于 f_i 首项 $\rightarrow g_{i+2}$.

限制 $k_1 \geq k_2 \geq \dots \geq k_n \geq 0$. $[0, i_1]$.

$\Rightarrow (k_1, \dots, k_n)$ 取法仅有限, $\exists s \in \mathbb{Z}^+, f_{s+1} = 0$.

$\Rightarrow f = f_0 = g_1 + f_1 = g_1 + g_2 + f_2 + \dots = g_1 + \dots + g_{s+1}$. 从而 $\exists$ 性得证.

再证唯一性: $\exists h(y_1, \dots, y_n), f(x_1, \dots, x_n) = h(y_1, \dots, y_n)$.

令 $\phi(y_1, \dots, y_n) = g(y_1, \dots, y_n) - h(y_1, \dots, y_n)$. 且 $\phi(y_1, \dots, y_n) = 0$. 只证 $\phi = 0$.

若 $\phi(y_1, \dots, y_n) \neq 0$. $\phi = \dots + c x_1^{j_1} \dots x_n^{j_n} + d x_1^{k_1} \dots x_n^{k_n} + \dots$ 无同类项. $c \neq 0$

则 $\phi(y_1, \dots, y_n) = 0 = \dots + c y_1^{j_1} \dots y_n^{j_n} + d y_1^{k_1} \dots y_n^{k_n} + \dots$

首项: $c x_1^{j_1 + \dots + j_n} x_2^{j_2 + \dots + j_n} \dots x_n^{j_n}$

$d x_1^{k_1 + \dots + k_n} x_2^{k_2 + \dots + k_n} \dots x_n^{k_n}$

首项之间不同类. 反证: $j_1 + \dots + j_n = k_1 + \dots + k_n, j_2 + \dots + j_n = k_2 + \dots + k_n, j_n = k_n \Rightarrow j_i = k_i, \forall i$



定理 7. (Newton 公式).

若 $k \leq n-1$, $S_k - S_{k+1} + S_{k+2} - \dots + (-1)^k S_n = 0$.

若 $k \geq n$, $S_k - S_{k+1} + \dots + (-1)^{k-n} S_n = 0$.

证明: $f'(x) = n x^{n-1} - (n-1) a_1 x^{n-2} + \dots + (-1)^{n-1} a_{n-1}$.

$$x^{k+1} f'(x) = n x^{n+k} + \dots + (-1)^{n-1} a_{n-1} x^{k+1}.$$

$$x^{k+1} f'(x) = (S_0 x^k + \dots + S_k) f(x) + g(x).$$

比较 x^n 前系数.

$$\text{若 } k \leq n-1, \quad (-1)^k (n-k) a_k = S_k - S_{k+1} + \dots + (-1)^k S_n.$$

$$\Rightarrow S_k - S_{k+1} + \dots + (-1)^k S_n = 0.$$

$$\text{若 } k \geq n, \quad 0 = S_k - S_{k+1} + \dots + (-1)^{k-n} S_n.$$

$$f(x), g(x) \in K[x], \quad (f(x), g(x))_K = 1 \Leftrightarrow (f(x), g(x))_C = 1 \Leftrightarrow f(x), g(x) \text{ 在 } C \text{ 无公根.}$$

$$(f(x), g(x)) \neq 1 \Leftrightarrow f(x), g(x) \text{ 在 } C \text{ 上有公共根.}$$

引理 1. 设 $f(x), g(x) \in K[x]$, $d(x) = (f(x), g(x))$ 则 $d(x) \neq 1 \Leftrightarrow \exists u(x), v(x) \in K[x]$.

$$f(x)u(x) = g(x)v(x), \text{ 且 } \deg u(x) < \deg g(x), \deg v(x) < \deg f(x).$$

$$\text{证明: "}\Rightarrow\text{" 设 } f(x) = d(x)v(x), g(x) = d(x)u(x), \Rightarrow f(x)u(x) = g(x)v(x).$$

$$\text{"}\Leftarrow\text{" 若 } d(x) = 1, (f(x), g(x)) = 1, f(x) | f(x)u(x) = g(x)v(x), \Rightarrow f(x) | v(x).$$

$$\text{由 } v(x) \neq 0 \text{ 且 } \deg f(x) > \deg v(x), \Rightarrow \text{矛盾. 则 } (f(x), g(x)) \neq 1.$$

$$\text{设 } f(x) = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n, a_0 \neq 0.$$

$$g(x) = b_0 x^m + b_1 x^{m-1} + \dots + b_{m-1} x + b_m, b_0 \neq 0.$$

$$u(x) = x_0 x^{m-1} + x_1 x^{m-2} + \dots + x_{m-2} x + x_{m-1}.$$

$$v(x) = y_0 x^{n-1} + y_1 x^{n-2} + \dots + y_{n-2} x + y_{n-1}.$$

$$\text{代入 } f(x)u(x) = g(x)v(x).$$



则观察 $x^{n+m-1} : a_0 x_0 \dots = b_0 y_0$.

$$x^{n+m-2} : a_1 x_0 + a_0 x_1 = b_1 y_0 + b_0 y_1.$$

$$x^{n+m-3} : a_2 x_0 + a_1 x_1 + a_0 x_2 = b_2 y_0 + b_1 y_1 + b_0 y_2.$$

(*)

A.

$$x^2 : a_n x_{m-3} + a_{n-1} x_{m-2} + a_{n-2} x_{m-1} = b_m y_{n-3} + b_{m-1} y_{n-2} + b_{m-2} y_{n-1}.$$

$$x : a_n x_{m-2} + a_{n-1} x_{m-1} = b_m y_{n-2} + b_{m-1} y_{n-1}$$

$$1 : a_n x_{m-1} = b_m y_{n-1}.$$

结式:

$$A' = \begin{bmatrix} a_0 & a_1 & a_2 & \dots & a_n & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_0 & a_1 & \dots & a_{n-1} & a_n & \dots & 0 \\ 0 & 0 & a_0 & \dots & a_{n-2} & a_{n-1} & a_n & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & & & & & \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -a_0 & a_1 & \dots & -a_n \\ -b_0 & -b_1 & -b_2 & \dots & -b_m & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & -b_0 & -b_1 & -b_2 & \dots & -b_m & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & -b_0 & -b_1 & -b_2 & \dots & -b_m & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & & & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & & & \\ 0 & \dots & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & -b_m \end{bmatrix}_{(n+m) \times (n+m)}.$$

$$|A'| = 0 \Leftrightarrow (*) \text{ 有非零解} \Leftrightarrow u(x), v(x) \text{ 必存在} \Leftrightarrow (f(x), g(x)) \neq 1.$$

$$|A'| \neq 0 \Leftrightarrow (*) \text{ 仅有零解} \Leftrightarrow (f(x), g(x)) = 1.$$



定义2: 设 $f(x) = a_0x^n + \dots + a_{n-1}x + a_n$ ($a_n \neq 0$)

$$g(x) = b_0x^m + \dots + b_{m-1}x + b_m \quad (b_0 \neq 0).$$

$$\text{设 } \alpha = (a_0, \dots, a_n, 0, 0, \dots, 0),$$

$$\beta = (b_0, \dots, b_m, 0, \dots, 0).$$

循环: $r: K_{n+m} \rightarrow K_{n+m}$

$$(c_1, \dots, c_{n+m}) \mapsto (c_{n+m}, c_1, \dots, c_{n+m-1}).$$

$$R(f, g) = \det \begin{bmatrix} \alpha \\ r(\alpha) \\ \vdots \\ r^{m-1}(\alpha) \\ \beta \\ \vdots \\ r^{n-1}(\beta) \end{bmatrix} \quad \text{称为 } f(x) \text{ 与 } g(x) \text{ 的结式 (resultant) 或 Sylvester 行列式}$$

定理3: $f(x), g(x)$ 在 $\mathbb{C}$ 上有公共根 $\Leftrightarrow R(f, g) = 0$.

$$R(f, g) \neq 0 \Leftrightarrow R(f, g) \neq 0.$$

定理4. 设 $f(x)$ 的 n 个根 $x_1, \dots, x_n$.

$$g(x) \text{ 的 } m \text{ 个根 } y_1, \dots, y_m. \text{ 则 } R(f, g) = a_0^m b_0^n \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^m (x_i - y_j).$$

证明: Step 1. 首1化. $f(x) = a_0 f_1(x), \quad f_1, g_1$ 首1.

$$g(x) = b_0 g_1(x).$$

$$\text{由行列式性质 } R(f, g) = a_0^m b_0^n R(f_1, g_1).$$

$$\text{即证 } R(f_1, g_1) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^m (x_i - y_j).$$

$$\text{Step 2. 设 } f(x) = (x - x_1) \dots (x - x_n), \quad g(x) = (x - y_1) \dots (x - y_m).$$

若 $\exists 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m$, 使 $x_i = y_j$, 则显然等式成立.

下设 $x_i \neq y_j, \forall 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m$, $x_1, \dots, x_n$ 互不同, $y_1, \dots, y_m$ 互不同.

$$R(f, g) = \begin{vmatrix} x_1^{n+m-1} & \dots & x_n^{n+m-1} & y_1^{n+m-1} & \dots & y_m^{n+m-1} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} & y_1^{n-1} & \dots & y_m^{n-1} \\ x_1^{n-2} & \dots & x_n^{n-2} & y_1^{n-2} & \dots & y_m^{n-2} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^0 & \dots & x_n^0 & y_1^0 & \dots & y_m^0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & \dots & 0 & y_1^{n+m-1} & \dots & y_m^{n+m-1} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & f(y_1) & \dots & f(y_m) \\ x_1^{n-1} g(y_1) & \dots & x_n^{n-1} g(y_1) & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ g(x_1) & \dots & g(x_n) & 0 & \dots & 0 \end{vmatrix}$$



$$R(f, g) = \prod_{1 \leq i \leq k \leq n} (x_i - x_k) \prod_{1 \leq j \leq m} (y_j - y_l) \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^m (x_i - y_j) = (-1)^{mn} \prod_{i=1}^n g(x_i) \prod_{j=1}^m f(y_j) \prod_{1 \leq i \leq k \leq n} (x_i - x_k) \prod_{1 \leq j \leq l \leq m} (y_j - y_l).$$

$$(-1)^{mn} \prod_{j=1}^m f(y_j) = \prod_{j=1}^m ((-1)^n (y_j - x_1) \cdots (y_j - x_n)) = \prod_{j=1}^m ((x_1 - y_j) \cdots (x_n - y_j)) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^m (x_i - y_j)$$

$$\Rightarrow R(f, g) = \prod_{i=1}^n g(x_i) = \prod_{i=1}^n (x_i - y_1) \cdots (x_i - y_m) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^m (x_i - y_j).$$

Step 3. $\exists c_1, \dots, c_n, d_1, \dots, d_m, \forall 0 < t < 1$.

$x_i + c_i t, \dots, x_n + c_n t, y_1 + d_1 t, \dots, y_m + d_m t$, 互不相同.

设 $f_t(x) = (x - x_1 - c_1 t) \cdots (x - x_n - c_n t)$.

$g_t(x) = (x - y_1 - d_1 t) \cdots (x - y_m - d_m t)$.

$f_t(x), g_t(x)$ 为系数是 t 的多项式. $f_0(x) = f(x), g_0(x) = g(x)$.

$\forall 0 < t < 1$.

由 Step. $R(f_t, g_t) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^m (x_i + c_i t - y_j - d_j t)$.

$$\lim_{t \rightarrow 0^+} R(f_t, g_t) = \lim_{t \rightarrow 0^+} \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^m (x_i + c_i t - y_j - d_j t) \Rightarrow R(f, g) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^m (x_i - y_j).$$

定义 5. 设 $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$ ($a_0 \neq 0$).

判别式: $\Delta(f) = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_0^{-1} R(f, f')$

定理 6. 设 $f(x)$ 根 $x_1, \dots, x_n$ 则 $\Delta(f) = a_0^{2n-2} \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_i - x_j)^2$

证明: $R(f, g) = a_0^m \prod_{i=1}^n (b_i x_i - y_1) \cdots (x_i - y_m)$.

$$= a_0^m \prod_{i=1}^n g(x_i).$$

令 $g(x) = f'(x), m = n-1$.

$f(x) = (x - x_1) \cdots (x - x_n)$ 则 $f'(x) = \sum_{i=1}^n (x - x_1) \cdots (\widehat{x - x_i}) \cdots (x - x_n) \cdot a_0$

$$f'(x_i) = (x_i - x_1) \cdots (x_i - x_{i-1}) \cdots (x_i - x_n) \cdot a_0.$$

则 $R(f, f') = a_0^{n-1} \prod_{i=1}^n f'(x_i) = a_0^{n-1} \prod_{i=1}^n [(x_i - x_1) \cdots (x_i - x_{i-1}) \cdots (x_i - x_n)] \cdot a_0$.

$$= a_0^{2n-2} \cdot (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_i - x_j)^2.$$

$$\Delta f = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} R(f, f') = a_0^{2n-2} \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_i - x_j)^2.$$



推论7, $\Delta(f)=0 \Leftrightarrow f(x) \in \mathbb{C}$ 中有重根.

证明: 由定理6, 即得.

或, f 在 $\mathbb{C}$ 中有重根 $\Leftrightarrow (f(x), f'(x)) \neq 1 \Leftrightarrow R(f, f')=0 \Leftrightarrow \Delta(f)=0$.

例: $f = ax^2 + bx + c$, $\Delta(f) = a^2(x_1 - x_2)^2 = b^2 - 4ac$.

例: $\begin{cases} f(x, y) = 0 \\ g(x, y) = 0 \end{cases}$ 的解?

$$f(x, y) = a_0(y)x^n + a_1(y)x^{n-1} + \dots + a_n(y).$$

$$g(x, y) = b_0(y)x^m + b_1(y)x^{m-1} + \dots + b_m(y).$$

令 $y = \beta$. $f(x, \beta)$ 与 $g(x, \beta)$ 有公共根 $x = \alpha \Rightarrow R_x(f(x, \beta), g(x, \beta)) = 0$.

$R_x(f, g)$ 为关于 y 多项式, 有根 $y = \beta$.

解法: (1) 求 $R_x(f, g)$ 为 y 多项式.

(2) 求 $R_x(f, g)$ 根 $\beta_1, \dots, \beta_r$.

(3) 将 $y = \beta_j$ 代入 $f(x, \beta_j) = 0$, 求对应 $x = \alpha_1, \dots, \alpha_s$.

(4) 验证 (α_i, β_j) 是否为解.

特征值, 特征向量.

V 为 K 上 n 维线性空间: ϕ 为 V 上线性变换.

设 ϕ 在 $(e_1, \dots, e_n)$ 下表示: $\text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$.

$$[\phi(e_1), \dots, \phi(e_n)] = [e_1, \dots, e_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\phi(e_i) = \lambda_i e_i \quad \forall i \in [1, n].$$

$$\text{设 } \alpha = \sum_{i=1}^n a_i e_i, \text{ 则 } \phi(\alpha) = \sum_{i=1}^n a_i \lambda_i e_i$$

设 $\lambda_1, \dots, \lambda_r \neq 0$, $\lambda_{r+1}, \dots, \lambda_n = 0$.

则 $r(\phi) = r$, 且 $\ker \phi = L(e_{r+1}, \dots, e_n)$ $\text{Im} \phi = L(e_1, \dots, e_r)$.



由 $\phi(e_i) = \lambda_i e_i, e_i \neq 0$.

定义1. 设 $\phi \in \mathcal{L}(V)$. 若存在 $\lambda \in K, 0 \neq v \in V$, 使 $\phi(v) = \lambda v$. λ 为 ϕ 特征值, v 为 λ 特征向量.

$$\text{令 } V_\lambda = \{v \in V \mid \phi(v) = \lambda v\} = \{\lambda \text{ 特征向量}\} \cup \{0\}.$$

则 V_λ 为 V 的子空间, 也是 ϕ -不变子空间, 称为特征值 λ 的特征子空间.

任取基, 设 ϕ 表示阵为 A , e 坐标向量 $\alpha \in K^n$.

$$\phi(e) \sim A\alpha.$$

$$\phi(e) = \lambda e \iff A\alpha = \lambda\alpha.$$

$$e = [d_1 \cdots d_n]^T \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\phi(e) = [d_1 \cdots d_n] \phi \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^n d_i \lambda_i e_i.$$

定义2. 设 $A \in M_n(K)$. 若 $\exists \lambda \in K, 0 \neq \alpha \in K^n$, 使 $A\alpha = \lambda\alpha$.

则称 λ 为 A 特征值, α 为 A 对应特征值 λ 特征向量.

令 V_λ 为线性方程组 $(\lambda I_n - A)x = 0$. 称为特征值 λ 的特征子空间.

λ_0 为 A 特征值 $\iff \exists \text{ 非 } 0 \alpha \in K^n, A\alpha = \lambda_0 \alpha \iff \text{线性方程组 } (\lambda_0 I - A)x = 0 \text{ 存在非 } 0 \text{ 解}$

$\Rightarrow |\lambda_0 I - A| = 0 \iff \lambda I - A \text{ 非满秩, 为奇异阵} \iff \lambda_0 \text{ 为 } |\lambda I_n - A| = 0 \text{ 的根 (解)}.$

$$\text{设 } A = (a_{ij})_{n \times n}, \text{ 则 } |\lambda I_n - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & \cdots & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} = \lambda^n + a_1 \lambda^{n-1} + \cdots + a_n.$$

定义3. $f(\lambda) = |\lambda I_n - A|$ 为 A 的特征多项式.

引理4. 相似矩阵有相同特征多项式, 从而有相同特征值 (计重).

$$\begin{aligned} \text{证明: } B &= P^{-1}AP \quad P \text{ 为非异. } |\lambda I_n - B| = |\lambda I_n - P^{-1}AP| = |P^{-1}(\lambda I_n - A)P| \\ &= |P^{-1}| |\lambda I_n - A| |P| \\ &= |\lambda I_n - A|. \end{aligned}$$

定义4. 设 $\phi \in \mathcal{L}(V)$. 任取一组基下表示阵 A , 则 ϕ 的特征多项式定义为 $|\lambda I_n - A|$

(由引理4), 特征多项式不依赖于基或表示阵选取, 记为 $|\lambda I_V - \phi|$

引理5. 设 A 特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 则 $\lambda_1 + \dots + \lambda_n = \text{tr} A, \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = |A|$



证明: (引理5).

$$\det(\lambda I_n - A) = \lambda^n + a_1 \lambda^{n-1} + \dots + a_n.$$

$$\text{则 } a_1 = -(a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}) = -\operatorname{tr} A.$$

$$\text{令 } \lambda = 0, \text{ 则 } |-A| = a_n, \text{ 即 } a_n = (-1)^n |A|.$$

$$\text{由韦达定理: } \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = -a_1 = \operatorname{tr} A.$$

$$\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = (-1)^n a_n = (-1)^n \cdot (-1)^n |A| = |A|.$$

$$\sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n} \lambda_{i_1} \lambda_{i_2} \dots \lambda_{i_r} = \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_r \\ 1 & 2 & \dots & r \end{pmatrix}$$

推论6. 设 $A \in M_n(K)$, 则 A 非异 $\Leftrightarrow A$ 的特征值全 $\neq 0$.

$$\text{证明: 由 } |A| = \lambda_1 \dots \lambda_n.$$

$$\text{由 } A \text{ 非异} \Rightarrow |A| \neq 0, \Rightarrow \forall \lambda_i \neq 0.$$

$$\text{由 } A \text{ 特征值} \neq 0 \Rightarrow |A| \neq 0 \Rightarrow A \text{ 非异}.$$

特征值求法略, 特征向量求法略.

定理8. 任一复方阵必复相似于一个上三角阵.

证明: $A \in M_n(K)$, 对阶数 n 归纳.

$n=1$ 显然, 设阶数小于 n 成立, 下证 n 情形.

由代数基本定理, 任取 A 特征值 $\lambda \in \mathbb{C}$, 特征向量 $\alpha_1 \neq 0 \in \mathbb{C}^n$, 即 $A\alpha_1 = \lambda\alpha_1$.

由扩张定理, 将 α_1 扩为 $\mathbb{C}^n$ -组基 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$.

令 $P = [\alpha_1, \dots, \alpha_n] \in M_n(\mathbb{C})$, 且 P 非异.

$$AP = [A\alpha_1, \dots, A\alpha_n] = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & * & * & * \\ 0 & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \end{bmatrix} \quad A_{n-1} \in M_{n-1}(\mathbb{C})$$

$$\text{由归纳假设, } P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ \vdots & \\ 0 & A_{n-1} \end{bmatrix}$$



$\exists Q \in M_{n-1}(C)$ 非异.

$$\text{st: } Q^{-1}A_{n-1}Q = \begin{bmatrix} \lambda_2 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & 0 & \lambda_n \end{bmatrix} \quad \text{令 } R = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q \end{bmatrix} \in M_n(C), \text{ 非异.}$$

$$\begin{aligned} (PR)^{-1}A(PR) &= R^{-1}(P^{-1}AP)R \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ 0 & A_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \lambda_2 & \\ 0 & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \end{aligned}$$

推论9: 设 $A \in M_n(K)$ 的特征值在 K 中, $\exists P \in M_n(K)$ 非异, 使.

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & 0 & \lambda_n \end{bmatrix}$$

证明: 同上述定理, 对阶数归纳.

① $n=1$ 成立.

② 小于 n 成立. 证 n 阶. 由假设, 任取 A 的特征值 $\lambda_1 \in K$, 特向量 $0 \neq \alpha_1 \in K^n$

即 $A\alpha_1 = \lambda_1\alpha_1$, 由基扩张扩为 K^n 基 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$.

令 $P = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in M_n(K)$. P 非异.

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ 0 & A_{n-1} \end{bmatrix} \quad \text{其中 } A_{n-1} \in M_{n-1}(K).$$

下证 A_{n-1} 的特征值全在 K 中, 这样才能用归纳.



$$\text{由 } P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & * \\ 0 & A_{n-1} \end{bmatrix}$$

$$|\lambda I_n - P^{-1}AP| = \begin{vmatrix} \lambda - \lambda_1 & * \\ & \lambda I_{n-1} - A_{n-1} \end{vmatrix} = (\lambda - \lambda_1) |\lambda I_{n-1} - A_{n-1}|. \Rightarrow A_{n-1} \text{ 特征值 } \lambda_2, \dots, \lambda_n \in K$$

$$\text{由归纳: } \exists Q \in M_{n-1}(K), Q^{-1}A_{n-1}Q = \begin{bmatrix} \lambda_2 & & * \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} \text{ 令 } R = \begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & Q \end{bmatrix} \in M_n(K).$$

$$(PR)^{-1}A(PR) = R^{-1}(P^{-1}AP)QR = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$A \in M_n(K), f(x) = a_m x^m + \dots + a_1 x + a_0 \in K[x].$$

$$f(A) \stackrel{\text{def}}{=} a_m A^m + \dots + a_1 A + a_0 I_n \in M_n(K).$$

$$(P^{-1}AP)^m = (P^{-1}AP)(P^{-1}AP) \dots (P^{-1}AP) = P^{-1}A^m P$$

$$f(P^{-1}AP) = a_m (P^{-1}AP)^m + \dots + a_0 P^{-1}I_n P.$$

$$= P^{-1}(a_m A^m + \dots + a_0)P = P^{-1}f(A)P$$

$$(P^{-1}AP)^{-1} = P^{-1}A^{-1}P$$

$$(P^{-1}AP)^* = P^* A^* (P^{-1})^* = P^* A^* (P^*)^{-1}$$

命题10. 设 $A \in M_n(K)$, 特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$.

则 $f(A)$ 特征值: $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$.

$$\text{证明: 由定理8, } \exists P, P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$



$$\text{则 } P^{-1}f(A)P = f(P^{-1}AP) \text{ 且 } \begin{bmatrix} f(\lambda_1) & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & f(\lambda_n) \end{bmatrix}$$

$\Rightarrow f(A)$ 特征值 $f(\lambda_1) \dots \dots f(\lambda_n)$.

命题 11. 设 $A \in M_n(K)$, 适合 $g(x) \in K[x]$, 即 $g(A) = 0$.

则 A 的任一特征值也适合 $g(x)$, 即 $g(\lambda) = 0$.

设 $A\alpha = \lambda\alpha$, $0 \neq \alpha \in \mathbb{C}^n$

$$A^m \alpha = A^{m-1}(A\alpha) = A^{m-1}(\lambda\alpha) = \lambda A^{m-1}\alpha = \dots = \lambda^m \alpha, \quad (A\alpha)\lambda = \lambda A\alpha$$

即易证 $g(A)\alpha = g(\lambda)\alpha = 0$.

由 $\alpha \neq 0 \Rightarrow g(\lambda) = 0$.

命题 12. 设非异阵 A 特征值 $\lambda_1 \dots \dots \lambda_n$, 则 A^{-1} 特征值 $\lambda_1^{-1} \dots \dots \lambda_n^{-1}$.

$$\text{证明: } \exists P, \text{ 使 } P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix} \Rightarrow P^{-1}A^{-1}P = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} \lambda_1^{-1} & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n^{-1} \end{bmatrix}$$

即得证.

类似命题对 A^* 也成立.

定义 1. 设 $\phi \in \mathcal{L}(V)$, 若 ϕ 在某组基下表示阵为对角阵, 则 ϕ 可对角化.

若 A 相似于对角阵, 则称 A 可对角化.

定义 2. 设 V 为数域 K 上 n 维线性空间, $\mathcal{L}(V) \ni \phi$, 则 ϕ 可对角化 $\Leftrightarrow \phi$ 有 n 个

线性无关特征向量.

证明: 必要性. ϕ 可对角化, 即存在 V 基 $\{e_1, \dots, e_n\}$, 使 ϕ 在该基下

$$\text{表示阵 } \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}, \quad [\phi(e_1) \dots \phi(e_n)] = [e_1 \dots e_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \phi(e_1) = \lambda_1 e_1 \quad \phi(e_2) = \lambda_2 e_2 \quad \dots \quad \phi(e_n) = \lambda_n e_n$$

$\Rightarrow \phi$ 有 n 个线性无关特征向量.



充分性: ϕ 有 n 个线性无关特征向量 $e_1, \dots, e_n$. 即 $\phi(e_l) = \lambda_l e_l, l \in [1, n]$.

由 n 维空间, 则 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 为 V 的一组基.

$$\text{则 } [\phi(e_1) \dots \phi(e_n)] = [e_1 \dots e_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$\Rightarrow \phi$ 表示阵为对角阵.

定理 3. $A \in M_n(K)$ 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关特征向量.

例: $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 特征值 1 (二重), 特征向量 $K \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, k \neq 0$.

由定理 3, A 不可对角化.

用反证法, 若 A 可对角化, 则 $\exists P$, 使 $P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow A = P I_2 P^{-1} = I_2$, 而 $A \neq I_2$ 矛盾.

定理 4. 设 $\phi \in L(V_K^n)$, $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 为 ϕ 不同特征值, $V_1, \dots, V_k$ 为对应特征子空间.

$$V_1 + V_2 + \dots + V_k = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k.$$

证明: 对 k 归纳, $k=1$ 显然. 假设小于 k 成立, 证 k .

$$V_1 + \dots + V_{k-1} = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_{k-1} \Rightarrow V_i \cap (V_1 + \dots + V_{i-1}) = 0 \quad \forall 2 \leq i \leq k-1.$$

要证 $V_1 + \dots + V_k = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$.

$$\Leftrightarrow V_i \cap (V_1 + \dots + V_{i-1}) = 0, \quad 2 \leq i \leq k.$$

即证 $V_k \cap (V_1 + \dots + V_{k-1}) = 0$ 即可.

任取 $v \in V_k \cap (V_1 + \dots + V_{k-1})$.

$$v \in V_k, \text{ 且 } v = v_1 + \dots + v_{k-1}, v_i \in V_i, 1 \leq i \leq k-1.$$

$$\text{而 } \phi(v) = \phi(v_1) + \dots + \phi(v_{k-1}).$$

$$\lambda_k v = \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_{k-1} v_{k-1} \quad \text{①}$$

$$\lambda_k v = \lambda_k v_1 + \dots + \lambda_k v_{k-1} \quad \text{②} \times k$$

$$\Rightarrow (\lambda_k - \lambda_1)v_1 + (\lambda_k - \lambda_2)v_2 + \dots + (\lambda_k - \lambda_{k-1})v_{k-1} = 0.$$

由归纳假设: $(\lambda_k - \lambda_i)v_i = 0, \forall 1 \leq i \leq k-1$.

由 $\lambda_k - \lambda_i \neq 0, \Rightarrow v_i = 0, \forall 1 \leq i \leq k-1 \Rightarrow V_k \cap (V_1 + \dots + V_{k-1}) = 0 \Rightarrow$ 得证.



推论5, 不同特征值特征向量线性无关.

证明: 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 为 ϕ 不同特征值, $v_1, \dots, v_k$ 为对应特征向量.

$$\text{令 } C_1 v_1 + \dots + C_k v_k = 0.$$

由定理4及直和充要条件 $C_1 v_1 + \dots + C_k v_k = 0$, 由 $v_1, \dots, v_k \neq 0$.

$$\text{则 } C_1 = C_2 = \dots = C_k = 0.$$

即 $v_1, \dots, v_k$ 线性无关.

定理6. 若 $\phi \in \mathcal{L}(V_n^{\mathbb{C}})$ 有 n 个不同特征值 $\Rightarrow \phi$ 可对角化.

证明: 设 ϕ 特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 特征向量 $e_1, \dots, e_n$.

则推论5知: $e_1, \dots, e_n$ 线性无关.

$\Rightarrow \phi$ 有 n 个线性无关特征向量, 则 ϕ 可对角化.

注: 定理6 为可对角化充分条件, 非必要.

定理7. $\phi \in \mathcal{L}(V_n^{\mathbb{C}})$; $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 为 ϕ 全体特征值, $V_1, \dots, V_k$ 为特征子空间, 则

$$\phi \text{ 可对角化} \Leftrightarrow V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k = V$$

证明: " $\Leftarrow$ " $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$, 取 V_1 基 $\{e_{11}, e_{12}, \dots, e_{1m_1}\}$, V_k 基 $\{e_{k1}, \dots, e_{kn_k}\}$

$\Rightarrow \{e_{11}, e_{12}, \dots, e_{kn_k}\}$ 为 V -组基.

$\Rightarrow \phi$ 有 n 个线性无关特征向 $\Rightarrow \phi$ 可对角化.

证明: " $\Rightarrow$ " 则 ϕ 有 n 个线性无关特征, $e_1, \dots, e_n$ 为 V 的基, 即

$$\forall \alpha \in V, \alpha = \underbrace{a_1 e_1 + \dots + a_{n_1} e_{n_1}}_{\substack{n_1 \\ \lambda_1}} + \underbrace{\dots + a_{n_2} e_{n_2} + \dots + a_{n_k} e_{n_k}}_{\substack{n_k \\ \lambda_k}}$$

$$\Rightarrow V = V_1 + V_2 + \dots + V_k \xrightarrow{\text{定理4}} V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k.$$



定义8. 设 λ_0 为 ϕ 特征值, V_0 为特征子空间 $V_0 = \{v \in V \mid \phi(v) = \lambda_0 v\}$.

则称 $\dim V_0$ 为 λ_0 的几何重数, λ_0 作为 ϕ 的特征多项式根重数为代数重数.

引理9. 几何重数 $\leq$ 代数重数.

证明: $t = \dim V_0$ 为几何重数, m 为 λ_0 代数重数.

取 V_0 基 $\{e_1, \dots, e_t\}$ 扩张为 V^n 的一组基 $\{e_1, \dots, e_t, \dots, e_n\}$

$$(\phi(e_1), \phi(e_2), \dots, \phi(e_n)) = [e_1, \dots, e_n] \begin{bmatrix} \lambda_0 & 0 & \vdots & C \\ 0 & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \vdots & \lambda_0 & \vdots \\ 0 & \vdots & \vdots & B \end{bmatrix} \Rightarrow A.$$

$$|\lambda I_V - \phi| = |\lambda I_n - A| = \begin{vmatrix} (\lambda - \lambda_0) I_t & -C \\ \lambda I_{n-t} - B \end{vmatrix} = (\lambda - \lambda_0)^t |\lambda I_{n-t} - B|.$$

则可知: $m \geq t$.

可能有 $\lambda = \lambda_0$.

定义10. $\phi \in \mathcal{L}(V^n)$ 若对 ϕ 任意特征值, 几何重数 = 代数重数, 称 ϕ 有完全特征向量系.

定理11. ϕ 可对角化 $\iff \phi$ 有完全特征向量系.

证明: 要证 ϕ 有完全特征向量系 $\iff V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$.

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 为不同特征值, $V_1, \dots, V_k$ 为特征子空间.

充分性: $t_i = \dim V_i$, λ_i 几何

m_i — λ_i 代数, $t_i \leq m_i, \forall 1 \leq i \leq k$.

且 $m_1 + \dots + m_k = n$.

$$n = \dim V = \dim(V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k) = \sum_{i=1}^k \dim V_i = \sum_{i=1}^k t_i \leq \sum_{i=1}^k m_i = n.$$

$\Rightarrow t_i = m_i, \forall 1 \leq i \leq k$, 即 ϕ 有完全特征向量系.

$$\text{必要性: } \dim(V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k) = \sum_{i=1}^k \dim V_i = \sum_{i=1}^k t_i = \sum_{i=1}^k m_i = n = \dim V.$$

$$\Rightarrow V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k.$$



已知A可对角化求P, 使 $P^{-1}AP$ 为对角阵.

令 $P = (d_1 \dots d_n)$, 非异 $\iff d_1 \dots d_n$ 线性无关.

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} \Rightarrow AP = P \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\text{则 } (Ad_1 \dots Ad_n) = (d_1 \dots d_n) \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\iff Ad_i = \lambda_i d_i.$$

即: P 的 n 个列向量为 A 的 n 个线性无关特征向量.

注: 此 P 一定不唯一.

求可对角化阵 A 的幂 A^m .

$$P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow A = P\Lambda P^{-1} \Rightarrow A^m = P\Lambda^m P^{-1} = P \begin{bmatrix} \lambda_1^m & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^m \end{bmatrix} P^{-1}$$

所有计算题目从略.

极小多项式.

$$\dim M_n(K) = n^2 \quad A \in M_n(K) \Rightarrow \overbrace{A^{n^2}, A^{n^2-1}, \dots, A, I_n}^{n^2+1 \text{ 个}} \text{ 线性相关.}$$

即 $\exists$ 不全为 0, n^2+1 个数.

$$C_{n^2}, C_{n^2-1}, \dots, C_0, \text{ s.t. } C_{n^2} A^{n^2} + \dots + C_0 I_n = 0.$$

令 $g(x) = C_{n^2} x^{n^2} + C_{n^2-1} x^{n^2-1} + \dots + C_1 x + C_0 \in K[x]$, 且 $g(x) \neq 0$, 且 $g(A) = 0 \Rightarrow 0$ 矩阵.

令 $S = \{f(x) \in K[x] \mid f(x) \neq 0, \text{ 且 } f(A) = 0\}$, 则 $S \neq \emptyset$. 考虑 $\min_{f \in S} \deg f(x) = k$ 必有存在.

即 $\exists h(x) \in S$, 使 $\deg h(x) = k$. 首一化 $h(x) \rightarrow m(x) \in K[x]$, 首一多项式, $m(x) \neq 0$, $m(A) = 0$.

且 $m(x)$ 次数最小.



定义1. $A \in M_n(K)$, $m(x) \in K[x]$, 首一多项式, 且 $m(A)=0$, 并且 $m(x)$ 为 A 适合所有非常多项式中次数最小的, 则称 $m(x)$ 为 A 的极小多项式.

极小多项式一定存在, 唯一性?

引理2. 设 $m(x)$ 为 A 极小多项式, $f(x) \in K[x]$, 使 $f(A)=0$, 则 $m(x) | f(x)$.

证明: 带除: $f(x) = m(x)q(x) + r(x)$, $\deg r(x) < \deg m(x)$

下证 $r(x)=0$

若 $r(x) \neq 0$, 令 $x=A$, 则 $f(A) = m(A)q(A) + r(A) \Rightarrow r(A)=0$.

则 $r(x)$ 为 A 适合的非0多项式, $\deg r(x) < \deg m(x)$, 与极小矛盾.

则 $r(x)=0 \Rightarrow m(x) | f(x)$.

命题3. $A \in M_n(K)$, 极小多项式存在且唯一.

证明: 设 $m(x), g(x)$ 为 A 极小多项式.

由 $m(x) | g(x)$, $g(x) | m(x) \Rightarrow$ 从而 $\exists C \neq 0$, $m(x) = Cg(x)$.

由首一性: $C=1 \Rightarrow m(x)=g(x)$.

例: $A=CIn$, A 的极小多项式, $m(x)=x-C$.

例2: $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $A^2=0$, 即 A 适合 $f(x)=x^2$, 则 $m(x) | x^2 \Rightarrow \begin{cases} m(x)=x \Rightarrow A=0 \\ m(x)=x^2 \Rightarrow A^2=0 \end{cases}$

命题4. 相似矩阵有相同极小多项式.

设 $B=P^{-1}AP$, A 极小 $m(x)$, B 极小 $g(x)$

$g(A) = g(PBP^{-1}) = Pg(B)P^{-1} = 0$, 由 $m(x) | g(x)$.

相同 $g(x) | m(x) \Rightarrow m(x) = Cg(x)$, $C \neq 0$

由首一: $m(x)=g(x)$.



命题5. 设 $A = \begin{bmatrix} A_1 & & \\ & \ddots & \\ & & A_k \end{bmatrix}$ 设 A 极小多项式 $m(x)$
 A_i $m_i(x), 1 \leq i \leq k$.

$$\text{则 } m(x) = [m_1(x) \cdots m_k(x)]$$

$$\text{令 } g(x) = [m_1(x) \cdots m_k(x)] \text{ 证 } m(x) = g(x).$$

$$\text{则由 } m_i(x) | g(x), \quad m_i(A_i) = 0 \Rightarrow g(A_i) = 0.$$

$$\text{则 } g(A) = \begin{bmatrix} g(A_1) & & \\ & \ddots & \\ & & g(A_k) \end{bmatrix} = 0. \text{ 性质 } m_i(x) | g(x).$$

再证 $g(x) | m(x)$.

$$0 = m(A) = \begin{bmatrix} m(A_1) & & \\ & \ddots & \\ & & m(A_k) \end{bmatrix} \Rightarrow m(A_i) = 0.$$

由 $m_i(x) | m(x), \forall 1 \leq i \leq k$, 由最小公倍 $g(x) | m(x)$.

$$\text{则 } m(x) = g(x).$$

例3. 设 A 全体不同特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$. 证: 若 A 可对角化, 则极小多项式 $m(x) = (x - \lambda_1) \cdots (x - \lambda_k)$.

$$\text{证明: } \exists P, P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 I & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_k I \end{bmatrix} = B.$$

$$\text{由命题4, } m(x) = m_B(x).$$

$$\text{由命题5, } m_B(x) = [(x - \lambda_1), \dots, (x - \lambda_k)] = (x - \lambda_1) \cdots (x - \lambda_k).$$

$$\Rightarrow m(x) = (x - \lambda_1) \cdots (x - \lambda_k).$$

注: 后证: A 可对角化 $\Leftrightarrow$ 极小多项式无重根.

引理6. 设 λ_0 为 A 的任意特征值. $(x - \lambda_0) | m(x)$.

$$\text{证明: } m(A) = 0 \Rightarrow m(\lambda_0) = 0 \Rightarrow (x - \lambda_0) | m(x).$$



$$\deg m(\lambda) \leq n^2.$$

命题 7. 设 $A = \begin{bmatrix} \lambda_1 & a_{12} & \cdots \\ & \lambda_2 & \ddots \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$ 则 $(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n) = 0$.

即 A 适合其特征 $f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$.

设 $e_i = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$ 标准列向量, $Ae_1 = \lambda_1 e_1, Ae_2 = a_{12}e_1 + \lambda_2 e_2, Ae_3 = a_{13}e_1 + \cdots a_{23}e_2 + \lambda_3 e_3,$
 $Ae_n = a_{1n}e_1 + \cdots \lambda_n e_n.$

即证: $(A - \lambda_1 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n)e_i = 0, \forall 1 \leq i \leq n$

证: $(A - \lambda_1 I_n) \cdots (A - \lambda_i I_n)e_i = 0, \forall 1 \leq i \leq n, \textcircled{1}$

$f(\lambda), g(\lambda), f(\lambda)g(\lambda) = g(\lambda)f(\lambda)$ 多项式交换律.

令 $X=A, f(A)g(A) = g(A)f(A).$

用归纳法: 证 $\textcircled{1}, i=1, (A - \lambda_1 I)e_1 = 0 \checkmark$

$\textcircled{2},$ 设 i 成立, $(A - \lambda_1 I_n) \cdots (A - \lambda_i I_n)e_i.$

$$= (A - \lambda_1 I_n) \cdots (A - \lambda_{i-1} I_n)(a_{1i}e_1 + \cdots a_{i-1,i}e_{i-1}).$$

由归纳, $= 0.$

定理 8 (Cayley-Hamilton).

设 $A \in M_n(K), f(\lambda) = |\lambda I_n - A|$ 特征多项式, 则 $f(A) = 0$.

证明: $\exists P, P^{-1}AP = B = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$ 则 $f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_n).$

由命题 7: $f(B) = 0.$

$$\Rightarrow f(A) = f(PBP^{-1}) = Pf(B)P^{-1} = 0.$$



命题9. 设 $A \in M_n(K)$, 特征多项式 $f(\lambda)$, 极小多项式 $m(\lambda)$.

(1). $m(\lambda) | f(\lambda)$, 特别 $\deg(m\lambda) \leq n$.

(2). $f(\lambda)$ 与 $m(\lambda)$ 有同根 (不计重)

(3). $f(\lambda) | m(\lambda)^n$

证明: (1). 极小多项式 + C-H $\Rightarrow m(\lambda) | f(\lambda)$

(2). 由引理6. 特征多项式根为极小多项式根

由 (1), (2) 成立

(3). $f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} (\lambda - \lambda_2)^{n_2} \dots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$.

$m(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1} (\lambda - \lambda_2)^{r_2} \dots (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$

其中 $r_i \in \mathbb{Z}^+$

注意到: $m_1 + \dots + m_k = n$, 则 $m_i \leq n, \forall i \Rightarrow m_i \leq n r_i$

则 $f(\lambda) | [m(\lambda)]^n$

例: A 有 n 个不同特征值, $\lambda_1, \dots, \lambda_n$

$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \dots (\lambda - \lambda_n)$

$\stackrel{(2)}{\Rightarrow} m(\lambda) = f(\lambda)$.

例2: $A = C I_n, f(\lambda) = (\lambda - C)^n, m(\lambda) = \lambda - C \Rightarrow f(\lambda) = [m(\lambda)]^n$

定理10 (Cayley-Hamilton).

设 $\phi \in \mathcal{L}(V^n)$, 特征多项式 $f(\lambda) = |\lambda I_V - \phi|$ 则 $f(\phi) = 0$.

若 A 不可对角化, 则 A 两个特征值等, 则有: $f(\lambda) = \lambda^2 - (a_{11} + a_{22})\lambda + (a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21})$.

即: $\Delta = (a_{11} + a_{22})^2 - 4(a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}) = 0$.

$\Rightarrow f(a_{11}, a_{12}, a_{21}, a_{22})$.

$\phi: M_C(C) \rightarrow C^4$

$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{12} \\ a_{21} \\ a_{22} \end{bmatrix}$

A 不可对角化 $\rightarrow f(a_{11}, a_{12}, a_{21}, a_{22}) = 0$.



先证: A 有 n 个不同特征值 可对角化.

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} \quad f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_n)$$

$$f(A) = \begin{bmatrix} 0 & & \\ & \lambda_2 - \lambda_1 & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n - \lambda_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_2 & & \\ & 0 & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n - \lambda_2 \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_n & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{bmatrix} = 0$$

$$f(A) = f(PAP^{-1}) = P f(A) P^{-1} = 0.$$

设 $A \in M_n(K)$. $\exists P$. $P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$.

$\exists C_1, \dots, C_n$. $\forall 0 < t < 1$. $\lambda_1 + C_1 t, \dots, \lambda_n + C_n t$ 互不相同.

$$A_t = P \begin{bmatrix} \lambda_1 + C_1 t & & \\ & \lambda_2 + C_2 t & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n + C_n t \end{bmatrix} P^{-1}$$

当 $t \in (0, 1)$, $t < 1$. A_t 可对角化. 当 $t = 0$. $A_0 = A$.

$$\forall 0 < t < 1 \quad (A_t - (\lambda_1 + C_1 t)I_n) \cdots (A_t - (\lambda_n + C_n t)I_n) = 0.$$

$$\text{令 } t \rightarrow 0. \quad (A - \lambda_1 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n) = 0.$$



矩阵函数.

第一步, 矩阵在相似关系下的全系不变量.

第二步, 利用不变量构造相似标准型

例: $V = M_n(K)$, 等价关系为相抵.

定理: $A, B \in M_n(K)$. A 与 B 相似 $\Leftrightarrow \lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 相抵.

定义1: 设 $A(\lambda) = (a_{ij}(\lambda))_{m \times n}$, 其中 $a_{ij}(\lambda)$ 为关于 λ 多项式, 称多项式矩阵或 λ -矩阵.

$$B(\lambda) = (b_{ij}(\lambda))_{k \times l}, \lambda\text{-阵}, A(\lambda) = B(\lambda) \xLeftrightarrow{\det} n=l, m=k, a_{ij}(\lambda) = b_{ij}(\lambda).$$

$$\text{加法: } B(\lambda) = (b_{ij}(\lambda))_{m \times n}, A(\lambda) \pm B(\lambda) = (a_{ij}(\lambda) \pm b_{ij}(\lambda))_{m \times n}.$$

$$\text{数乘: } k \in K, kA(\lambda) = (ka_{ij}(\lambda))_{m \times n}.$$

$$\text{乘法: } B(\lambda) = (b_{ij}(\lambda))_{n \times p}, A(\lambda)B(\lambda) = (c_{ij}(\lambda))_{m \times p}.$$

$$c_{ij}(\lambda) = \sum_{k=1}^n a_{ik}(\lambda) b_{kj}(\lambda).$$

定义2: 以下变换称为 λ -阵初等变换

第一类: 对换 $A(\lambda)$ 第 i 行(列)与第 j 行(列)

第二类: 对 $A(\lambda)$ 第 i 行(列)乘 C

第三类: 将 $A(\lambda)$ 第 i 行 $\times$ 多项式 $+ j$ 行.

定义3: 将 I_n 依次作用三类 λ -阵得初等 λ -阵.

$$(I) \quad P_{ij} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix} \quad (II) \quad P_{ii}(C) = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & C & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$(III) \quad T_{ij}(f(\lambda)) = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & f(\lambda) & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$



定理4: λ -阵初等行列变换 $\Leftrightarrow$ 左(右)乘初等阵.

$$\text{行: } \begin{cases} \xrightarrow{i \leftrightarrow j} A(\lambda) = P_{ij} A(\lambda), & \xrightarrow{r_i \times c} A(\lambda) = P_{i(c)} A(\lambda), & \xrightarrow{\text{加}} \sum_j A(\lambda) = T_{ij}(f(\lambda)) A(\lambda). \end{cases}$$

$$\text{列: } \begin{cases} \xrightarrow{\text{加}} \sum_j A(\lambda) = \text{加} A(\lambda) T_{ij}(\lambda). \end{cases}$$

定义5: 若 $A(\lambda)$ 通过若干次初等变换可变为 $B(\lambda)$, 则 $A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 相抵.

易证 相抵关系为等价关系.

注: $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \lambda & \lambda \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 不为初等变换.

$$\begin{bmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \text{ 不为初等变换.}$$

定义6: $A(\lambda), B(\lambda)$ 为 n 阶 λ -阵.

$$\text{若 } A(\lambda) B(\lambda) = B(\lambda) A(\lambda) = I_n,$$

则 $A(\lambda)$ 为可逆 λ -阵, $B(\lambda)$ 为 $A(\lambda)$ 逆阵, 记 $A(\lambda)^{-1}$.

注: (1). 数值矩阵的结论不可随意推广至 λ -阵.

$$A(\lambda) = \begin{bmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, |A(\lambda)| = \lambda \neq 0,$$

$$\text{但 } A(\lambda) \text{ 不可逆, 若可逆 } A(\lambda)^{-1} = \begin{bmatrix} \lambda^{-1} & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

(2). 若干可逆 λ -阵乘积仍可逆.

$$(A_1(\lambda) \cdots A_m(\lambda))^{-1} = A_m(\lambda)^{-1} \cdots A_1(\lambda)^{-1}$$

(3). 初等 λ -阵为可逆 λ -阵.

$$P_{ij}^{-1} = P_{ij}, \quad P_{i(c)}^{-1} = P_{i(c^{-1})}, \quad T_{ij}(f(\lambda))^{-1} = T_{ij}(-f(\lambda)).$$



$$\lambda\text{-阵}, M(\lambda) = \begin{bmatrix} \lambda^2 + \lambda + 1 & \lambda^2 - 1 \\ 2\lambda + 1 & 3\lambda - 2 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \lambda^2 + \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \lambda + \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}$$

$$\text{定义 1. } M(\lambda) = M_m \lambda^m + M_{m+1} \lambda^{m+1} + \dots + M_1 \lambda + M_0,$$

其中 $M_i \in M_{p \times q}(\lambda)$, 称 $M(\lambda)$ 为矩阵多项式.

若 $M_m \neq 0$, 则 $\deg M(\lambda) = m$. 若 $\deg(0) = -\infty$.

$$N(\lambda) = N_n \lambda^n + \dots + N_1 \lambda + N_0, N_n \neq 0$$

$$M(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} N(\lambda) \iff m=n, M_i = N_i, \forall 0 \leq i \leq m.$$

设 $m \geq n$.

$$\text{加法: } M(\lambda) + N(\lambda) = M_m \lambda^m + \dots + M_{n+1} \lambda^{n+1} + (M_n + N_n) \lambda^n + \dots$$

数乘同理.

$$\text{乘法: } M(\lambda)N(\lambda) = P(\lambda) = \sum P_k \lambda^k, P_k = \sum_{i+j=k} M_i N_j.$$

$$\text{引理 2. } \deg M(\lambda) \cdot N(\lambda) \leq \deg M(\lambda) + \deg N(\lambda).$$

若 M_m 或 N_n 为可逆, 则等号成立.

$$\text{证明: } M(\lambda)N(\lambda) \text{ 首项} = M_m N_n \lambda^{m+n}.$$

若 M_m 可逆或 N_n 可逆, 则 $M_m N_n$ 不为零阵.

引理 3. $M(\lambda)$, λ -阵, $B \in M_n(K)$.

$$M(\lambda) = (\lambda I - B)Q(\lambda) + R, \quad M(\lambda) = S(\lambda)(\lambda I - B) + T.$$

$$\text{证明: 对 } \deg M(\lambda) = m \text{ 归纳, } m=0. Q(\lambda) = S(\lambda) = 0, R=T=M(\lambda).$$

下设 $\deg M(\lambda) < m$ 成立, 证 $\deg M(\lambda) = m$.

$$\text{令 } Q_1(\lambda) = M \lambda^{m-1} \text{ 则,}$$

$$M(\lambda) - (\lambda I - B)Q_1(\lambda) = (BM_m + M_{m-1})\lambda^{m-1} + \dots + M_0.$$

$$\exists Q_2(\lambda), \Rightarrow M(\lambda) - (\lambda I - B)Q_1(\lambda) = (\lambda I - B)Q_2(\lambda) + R.$$

$$\text{令 } Q(\lambda) = Q_1(\lambda) + Q_2(\lambda) \quad M(\lambda) = (\lambda I - B)Q(\lambda) + R.$$



定理 10. $A, B \in M_n(K)$, 则 A 与 B 相似 $\Leftrightarrow \lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 相抵.

证 $\Rightarrow$ 设 $B = P^{-1}AP$, $P \in M_n(K)$.

$$(\lambda I - B) = P^{-1}(\lambda I - A)P, \quad P \text{ 可逆} \Rightarrow P \text{ 为初等数值阵乘积}$$

$\Rightarrow P$ 为初等 λ 阵乘积.

$\Rightarrow \lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 相抵.

$$\Leftarrow \text{设 } M(\lambda)(\lambda I - A)N(\lambda) = (\lambda I - B),$$

其中 $M(\lambda), N(\lambda)$ 可逆 λ -阵.

$$M(\lambda)(\lambda I - A) = (\lambda I - B)N(\lambda)^{-1}$$

则有 (带余) 除法: $M(\lambda) = (\lambda I - B)Q(\lambda) + R$,

$$\text{则 } (\lambda I - B)[Q(\lambda)(\lambda I - A) - N(\lambda)^{-1}] = -R(\lambda I - A).$$

$$\text{断言: } [Q(\lambda)(\lambda I - A) - N(\lambda)^{-1}] \leq 0.$$

反证: 若 $\deg \geq 1$, 则左边大于等于 2, 而右侧 $\deg \leq 1$.

$$\text{设 } P = N(\lambda)^{-1} - Q(\lambda)(\lambda I - A) \in M_n(K).$$

$$(\lambda I - B)P = R(\lambda I - A)$$

$$\Rightarrow P = R, \quad BP = RA.$$

$$\text{下证 } P \text{ 可逆. } Q(\lambda)(\lambda I - A)N(\lambda) + PN(\lambda) = I_n.$$

$$\text{由 } Q(\lambda)M(\lambda)^{-1}(\lambda I - B) + P(N(\lambda)) = I_n.$$

$$\text{右带余: } N(\lambda) = S(\lambda)(\lambda I - B) + T.$$

$$\Rightarrow [Q(\lambda)M(\lambda)^{-1} + S(\lambda)][\lambda I - B] = I_n - PT.$$

$$\text{断言: } Q(\lambda)M(\lambda)^{-1} + S(\lambda) = 0$$

若不然, 则 $\deg Q(\lambda)M(\lambda)^{-1} + S(\lambda) \geq 0$, 由引理 8, $\deg$ 左 ≥ 1 , $\deg$ 右 ≤ 0 .

于是, $PT = I_n$, P 可逆, 故 $A = P^{-1}BP$ 相似.



矩阵的法式.

引理: $A_{m \times n}$ 相抵于 $\begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ $r = \pi(A)$.

引理 1. $A(\lambda) = (a_{ij}(\lambda))_{m \times n}$ 为非 0 λ 阵, 则 $A(\lambda)$ 必相抵于 $B(\lambda)$, $b_{ii}(\lambda) \neq 0$ 且

$$b_{ii}(\lambda) | b_{ij}(\lambda), \forall i, j.$$

证明: 设 $k = \min \{ \deg a_{ij}(\lambda) \mid a_{ij}(\lambda) \neq 0 \} \geq 0$. 对 k 归纳.

对 $k=0$ 时, 即 $\exists a_{ij}(\lambda)$, 它为非零常数, 则通过行、列对换, 可把 $a_{ij}(\lambda)$ 换为第一行、一列.

$$\text{则 } b_{ii}(\lambda) | b_{ij}(\lambda), \forall i, j.$$

设非零元次数最小值 $< k$, 下证 $=k$.

取 $a_{ij}(\lambda)$, $\deg a_{ij}(\lambda) = k$. 把 a_{ij} 换为 b_{ii} 位置. 不妨设 $a_{ii}(\lambda)$ 达 $\deg a_{ii}(\lambda) = k$.

Case 1. $\exists a_{ii}(\lambda)$, $a_{ii}(\lambda) \nmid a_{ii}(\lambda)$ 则 $a_{ii}(\lambda) = a_{ii}(\lambda)q(\lambda) + r(\lambda)$, $\deg r(\lambda) < \deg a_{ii}(\lambda) = k$.

$$\pi(\lambda) \neq 0. \begin{bmatrix} a_{ii}(\lambda) & \cdots & a_{in}(\lambda) \\ \vdots & & \vdots \\ a_{ii}(\lambda) & \cdots & a_{in}(\lambda) \end{bmatrix} = A(\lambda) = \begin{bmatrix} \pi(\lambda) & & \\ & \ddots & \\ & & \pi(\lambda) \end{bmatrix}$$

则有 $A(\lambda)$ 非零元次数小于 k , 由归纳得证.

Case 2. $\exists a_{ij}(\lambda)$, $a_{ii} \nmid a_{ij}(\lambda)$. 同理.

Case 3. $a_{ii}(\lambda) | a_{ii}(\lambda)$, $a_{ii}(\lambda) | a_{ij}(\lambda)$, $\forall i, j$.

$$A(\lambda) = \begin{bmatrix} a_{ii}(\lambda) & a_{ij}(\lambda) \\ & \\ a_{ii}(\lambda) & \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{ii}(\lambda) & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{ii}(\lambda) & \cdots & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & & & \end{bmatrix}$$



若 $a_{ii}(\lambda) \mid a_{ij}'(\lambda), \forall 2 \leq i \leq m, 2 \leq j \leq n$.

则结论成立.

若 $\exists a_{ij}'(\lambda), \text{ s.t. } a_{ii}(\lambda) \nmid a_{ij}'(\lambda)$. 利用 Case 1, 2, 证明得证.

定理 2. 设 $A(\lambda)$ 为 m 阶 λ -阵, 则 $A(\lambda)$ 相抵于 $B(\lambda) = \text{diag}\{d_1(\lambda) \cdots d_r(\lambda), 0 \cdots 0\}$.

其中 $d_i(\lambda)$ 为非 0 首一多项式, 且 $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda), \forall 1 \leq i \leq r-1$.

对阶数 n 归纳, $n=1$ 成立,

下设 $< n$ 成立, 证明 n 所情形, $A(\lambda) = 0$, 显然成立.

则由引理 1, $A(\lambda)$ 相抵于 $B(\lambda)$, 其中 $b_{ii}(\lambda) \neq 0, b_{ii}(\lambda) \mid b_{ij}(\lambda)$.

$$\text{由 } B(\lambda) = \begin{bmatrix} b_{11}(\lambda) & \cdots & b_{1j}(\lambda) \\ \vdots & & \vdots \\ b_{ii}(\lambda) & & \end{bmatrix} \rightarrow B'(\lambda) = \begin{bmatrix} b_{11}(\lambda) & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_{22}(\lambda) & \cdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & b'_{jj}(\lambda) & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & b'_{nn}(\lambda) \end{bmatrix}$$

$B'_{ii}(\lambda)$
 $\text{且 } b_{ii}(\lambda) \mid b'_{ij}(\lambda)$
 $\forall 2 \leq i \leq n, 2 \leq j \leq n.$

再看 $B'_{ii}(\lambda)$. 由归纳, $\exists P(\lambda), Q(\lambda)$, 使

$$P(\lambda) B'_{ii}(\lambda) Q(\lambda) = \text{diag}\{d_2(\lambda) \cdots d_r(\lambda), 0 \cdots 0\}.$$

其中 $d_2(\lambda) \cdots d_r(\lambda)$ 为非 0 首一, $d_2(\lambda) \mid \cdots \mid d_r(\lambda)$.

设 b_{ii} 首系 C 记 $d_1(\lambda) = C^{-1} B_{ii}(\lambda)$.

$$\begin{bmatrix} C^{-1} & 0 \\ 0 & I_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & P(\lambda) \end{bmatrix} B'(\lambda) \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q(\lambda) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_1(\lambda) & & & \\ & d_2(\lambda) & & \\ & & \ddots & \\ & & & d_r(\lambda) & & \\ & & & & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}$$

则 $d_1(\lambda) \mid B'_{ii}(\lambda)$ 中元素 $\Rightarrow d_1(\lambda) \mid P(\lambda) B'_{ii}(\lambda) Q(\lambda)$ 中元素.

$$\text{diag}\{d_2(\lambda) \cdots d_r(\lambda), 0, 0 \cdots 0\}.$$

则 $d_1(\lambda) \mid d_i(\lambda), \forall i \in [2, r]$.



过: (1) 对 $A(\lambda) m \times n$, 则 $A(\lambda)$ 相抵于 $\begin{bmatrix} d_1(\lambda) & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & d_r(\lambda) & \\ 0 & & & 0 \end{bmatrix}_{m \times n}$.

(2) 主对角线上非零多项式个数 r 称为 $A(\lambda)$ 秩.

(3) $r(A(\lambda)) = n \iff A(\lambda)$ 可逆.

例: $A(\lambda) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \lambda \end{bmatrix}$ 不可逆.

定义 3. 定理 2 中对角矩阵 $A(\lambda)$ 的表达式或相抵标准型.



引理: 设 $A(\lambda), B(\lambda)$ 为 n 阶 λ -阵.

$$(1) |A(\lambda)B(\lambda)| = |A(\lambda)||B(\lambda)|.$$

$$(2) A(\lambda)A(\lambda)^* = A(\lambda)^*A(\lambda) = |A(\lambda)|I_n.$$

证明: (1) 令 $f(\lambda) = |A(\lambda)B(\lambda)| - |A(\lambda)||B(\lambda)|$, 为 λ 多项式.

$$\forall a \in K, f(a) = |A(a)B(a)| - |A(a)||B(a)| = 0.$$

则 $f(\lambda) \equiv 0$, 为 0 多项式.

$$(2) \text{ 令 } (f_{ij}(\lambda)) = A(\lambda)A(\lambda)^* - |A(\lambda)|I_n.$$

$$f_{ij}(\lambda) \in K[\lambda].$$

$$\forall a \in K, (f_{ij}(a)) = A(a)A(a)^* - |A(a)|I_n = 0.$$

则 $f_{ij}(\lambda) \equiv 0, \forall i, j$.



定理5: $A(\lambda)$ 为 n 阶方阵, 则以下等价:

- (1) $A(\lambda)$ 可逆方阵
- (2) $|A(\lambda)|$ 为非0多项式
- (3) $A(\lambda)$ 相似于 I_n
- (4) $A(\lambda)$ 通过行(列)变换为 I_n
- (5) $A(\lambda)$ 为初等 λ -阵乘积

证明: (1) $\Rightarrow$ (2). $\exists B(\lambda) \quad A(\lambda)B(\lambda) = B(\lambda)A(\lambda) = I_n$

$$1 = |I_n| = |A(\lambda)B(\lambda)| = |A(\lambda)||B(\lambda)|$$

由 2 个多项式之积为 1, 则 $|A(\lambda)|, |B(\lambda)|$ 为非 0 多项式

(2) $\Rightarrow$ (3). 由定理 2. $\exists P(\lambda), Q(\lambda)$, 初等 λ -阵之积.

$$P(\lambda)A(\lambda)Q(\lambda) = \text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda), 0, \dots, 0\}$$

$$\text{则 } |P(\lambda)||A(\lambda)||Q(\lambda)| = (d_1(\lambda) \cdots d_r(\lambda)) \underbrace{0 \cdots 0}_n \Rightarrow \text{不存在.}$$

$$\begin{matrix} 0^{\times r} & 0^{\times r} & 0^{\times n-r} \end{matrix}$$

$$\text{从而 } r=n, \text{ 且 } 0 \neq c = d_1(\lambda) \cdots d_r(\lambda)$$

$$\Rightarrow d_i(\lambda) \text{ 均非 } 0 \text{ 且首一} \Rightarrow d_i(\lambda) = 1. \Rightarrow A(\lambda) \sim I_n$$

(3) $\Rightarrow$ (4). $\exists P(\lambda), Q(\lambda)$.

$$P(\lambda)A(\lambda)Q(\lambda) = I_n$$

$$\Rightarrow P(\lambda)A(\lambda) = Q(\lambda)^{-1}$$

$$\Rightarrow Q(\lambda)P(\lambda)A(\lambda) = I_n. \text{ 同理 } A(\lambda)Q(\lambda)P(\lambda) = I_n$$

(4) $\Rightarrow$ (3). $P_1(\lambda) \cdots P_k(\lambda)A(\lambda) = I_n$

$$\Rightarrow P_1(\lambda) \cdots P_k(\lambda)A(\lambda) = P_1(\lambda)^{-1}$$

$$\Rightarrow A(\lambda) = P_1(\lambda)^{-1} \cdots P_k(\lambda)^{-1}$$

即 $P_{ij}(\lambda)^{-1}$ 仍为初等 λ -阵.
 $A(\lambda)$ 为初等 λ -阵乘积



1. (1). $A(\lambda)$ 为初等 λ -阵乘积, 则 $A(\lambda)$ 可逆.

$$\text{证: } A(\lambda)^{-1} = \frac{A(\lambda)^*}{|A(\lambda)|}$$

证明: $A(\lambda)A(\lambda)^* = |A(\lambda)|I_n$. 由 $|A(\lambda)| \neq 0$.

$$\Rightarrow A(\lambda)^{-1} = \frac{A(\lambda)^*}{|A(\lambda)|}.$$

定理6. 设 $A \in M_n(K)$, 则 $\lambda I_n - A$ 相抵于 $\text{diag}\{1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_m(\lambda)\}$

其中 $d_i(\lambda)$ 为非0首一多项式且 $d_1(\lambda) | d_2(\lambda) | \dots$

证明: 定理2 $\Rightarrow \exists P(\lambda), Q(\lambda)$ 为可逆 λ -阵.

$$P(\lambda)(\lambda I_n - A)Q(\lambda) = \text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda), 0, \dots, 0\}.$$

$$\Rightarrow C|\lambda I_n - A| = 0 \cdot d_1(\lambda) \cdots d_r(\lambda) \cdot 0 \cdots 0.$$

$$\Rightarrow C|\lambda I_n - A| = d_1(\lambda) \cdots d_r(\lambda). \text{ 于是 } r=n.$$

$$\text{且, } C|\lambda I_n - A| = d_1(\lambda) \cdots d_n(\lambda) \Rightarrow C=1.$$

$$\Rightarrow |\lambda I_n - A| = d_1(\lambda) \cdots d_n(\lambda).$$

把 $d_i(\lambda)$ 中常数1写出, 结论得证.

例: 若 $\deg d_i(\lambda) \geq 1$, 则 $A = C I_n$.

$$\text{证明: } |\lambda I_n - A| = d_1(\lambda) \cdots d_n(\lambda).$$

$$\deg: n = \sum_{i=1}^n \deg d_i(\lambda). \text{ (且 } \deg d_i(\lambda) \geq 1).$$

$$\text{从而: 有 } \deg d_i(\lambda) = 1, \forall i \in [1, n].$$

$$\text{又由整除} \Rightarrow d_1(\lambda) = \cdots = d_n(\lambda) = \lambda - C.$$

$$\lambda I_n - A \text{ 相抵于 } \{\lambda - C, \lambda - C, \dots, \lambda - C\} = \lambda I_n - C I_n.$$

$$\Rightarrow A \text{ 相似于 } C I_n. \Rightarrow A = C I_n.$$

$$\boxed{A = P C I P^{-1} = C P P^{-1} = C I_n.}$$



例: $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 3 & -2 & 0 \\ -1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$ $\lambda I_n - A$ 相抵标准型.

$$\begin{aligned} \lambda I_3 - A &= \begin{bmatrix} \lambda & -1 & 1 \\ -3 & \lambda+2 & 0 \\ 1 & -1 & \lambda+1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & \lambda+1 \\ -3 & \lambda+2 & 0 \\ \lambda & -1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & \lambda+1 \\ 0 & \lambda-1 & 3(\lambda+1) \\ 0 & \lambda-1 & -\lambda^2-\lambda+1 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda-1 & 3(\lambda+1) \\ 0 & \lambda-1 & -\lambda^2-\lambda+1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda-1 & 6 \\ 0 & \lambda-1 & -\lambda^2-\lambda+6 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 0 \\ 0 & -\lambda^2-\lambda+4 & (\lambda-1)(\lambda^2-\lambda+2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 0 \\ 0 & 0 & (\lambda-1)(\lambda^2-\lambda+2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & (\lambda-1)(\lambda^2-\lambda+2) \end{bmatrix} \end{aligned}$$

不变因子:

$A(\lambda)$ 相抵于 $\text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda), 0, \dots, 0\}$, 其中 $d_i(\lambda)$ 首一且 $d_1(\lambda) | d_2(\lambda) | \dots | d_r(\lambda)$

问题 $A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 相抵 $\Leftrightarrow A(\lambda), B(\lambda)$ 有相同法式.

定义1. 设 $A(\lambda)$ 为 n 阶 λ -阵, $\forall 1 \leq k \leq n$, 定义 $A(\lambda)$ 的 k 阶行列式因子 $D_k(\lambda)$;

1°. 若 $A(\lambda)$ 的所有 k 阶子式为 0, 则 $D_k(\lambda) = 0$.

2°. 若 $A(\lambda)$ 中至少有一个 k 阶子式不为 0, 则 $D_k(\lambda) = (\text{所有 } k \text{ 阶子式})$ 最大公因式且 $D_k(\lambda)$ 非零首一.

例: $\Lambda = \text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda), 0, \dots, 0\}$, $d_i(\lambda)$ 首一且 $d_1(\lambda) | d_2(\lambda) | \dots | d_r(\lambda)$.

$$D_1(\lambda) = d_1(\lambda), \quad D_2(\lambda) = (d_1(\lambda), d_2(\lambda))_{1 \leq i < j \leq r} = d_1(\lambda) d_2(\lambda),$$

$$D_r(\lambda) = d_1(\lambda) \cdots d_r(\lambda), \quad D_{r+1}(\lambda) = \cdots = D_n(\lambda) = 0.$$



引理 2. 设 $A(\lambda)$ 非零行列式因子: $D_1(\lambda) \cdots D_r(\lambda)$, 则 $D_i(\lambda) | D_{i+1}(\lambda) \quad \forall 1 \leq i \leq r-1$.

证明: 任取 $A(\lambda)$ 的 $i+1$ 阶子式 M_{i+1} .

$$M_{i+1} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,i+1} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{i+1,1} & \cdots & a_{i+1,i+1} \end{vmatrix} = a_{11}(\lambda)M_{i1} - a_{12}(\lambda)M_{i2} + \cdots + (-1)^{i+1}a_{1,i+1}(\lambda)M_{i,i+1}.$$

$$\text{由 } D_i(\lambda) | M_{ij} \quad 1 \leq j \leq i+1, \Rightarrow D_i(\lambda) | M_{i1}, \Rightarrow D_i(\lambda) | D_{i+1}(\lambda), \quad \forall 1 \leq i \leq r-1.$$

定义 3: 不变因子:

设 $A(\lambda)$ 的非零行列式因子: $D_1(\lambda) \cdots D_r(\lambda)$, A 不变因子定义为:

$$g_1(\lambda) = D_1(\lambda)$$

$$g_2(\lambda) = D_2(\lambda)/D_1(\lambda), \quad \cdots \quad g_r(\lambda) = D_r(\lambda)/D_{r-1}(\lambda).$$

例: 同上例:

$$g_1(\lambda) = D_1(\lambda) = d_1(\lambda) \quad g_2(\lambda) = D_2(\lambda)/D_1(\lambda) = d_2(\lambda), \quad \cdots \quad g_r(\lambda) = d_r(\lambda).$$

对法式而言, 不变因子为对角线元

定理 4: 相抵 λ -阵有相同的行列式因子, 有相同不变因子.

证明: 设 $B(\lambda) = P(\lambda)A(\lambda)Q(\lambda)$, 其中 $P(\lambda), Q(\lambda)$ 为可逆 λ -阵.

设 $A(\lambda), B(\lambda)$ 行列式因子: $D_k(\lambda), E_k(\lambda), 1 \leq k \leq n$.

证 ~~$A(\lambda) = B(\lambda)$~~ $D_k(\lambda) = E_k(\lambda), \quad \forall 1 \leq k \leq n$

$$\begin{aligned} B(\lambda) \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_k \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_k \end{pmatrix} &\stackrel{\text{Cayley-Binet}}{=} P(\lambda)A(\lambda)Q(\lambda) \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_k \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_k \end{pmatrix} \\ &= \sum_{\substack{1 \leq \pi_1 \cdots \pi_k \leq n \\ 1 \leq s_1 \cdots s_k \leq n}} P(\lambda) \begin{pmatrix} i_1 & \cdots & i_k \\ \pi_1 & \cdots & \pi_k \end{pmatrix} A(\lambda) \begin{pmatrix} \pi_1 & \cdots & \pi_k \\ s_1 & \cdots & s_k \end{pmatrix} Q(\lambda) \begin{pmatrix} s_1 & \cdots & s_k \\ j_1 & \cdots & j_k \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

1°. 若 $D_k(\lambda) = 0, \forall k \in [1, n]$, 由上式, $B(\lambda) \begin{pmatrix} i_1 & \cdots & i_k \\ j_1 & \cdots & j_k \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow E_k(\lambda) = 0$.

2°. 若 $D_k(\lambda) \neq 0, D_k(\lambda) | A(\lambda) \begin{pmatrix} \pi_1 & \cdots & \pi_k \\ s_1 & \cdots & s_k \end{pmatrix} \Rightarrow D_k(\lambda) | B(\lambda) \begin{pmatrix} i_1 & \cdots & i_k \\ j_1 & \cdots & j_k \end{pmatrix}$

$$D_k(\lambda) | E_k(\lambda).$$



卷二

$$A(\lambda) = P(\lambda)^{-1} B(\lambda) Q(\lambda)^{-1} \quad \text{同上述 } 1^\circ, 2^\circ.$$

$$\text{由上式 } 1^\circ \quad D_k(\lambda) = 0 \Leftrightarrow E_k(\lambda) = 0.$$

$$2^\circ. \quad D_k(\lambda) \neq 0, E_k(\lambda) \neq 0, \quad D_k(\lambda) | E_k(\lambda), E_k(\lambda) | D_k(\lambda).$$

$$\Rightarrow D_k(\lambda) \cdot C = C E_k(\lambda), \Rightarrow C = I, \quad D_k(\lambda) = E_k(\lambda).$$

定理5: 设 $A(\lambda)$ 法式: $\Lambda = \text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda), 0, \dots, 0\}$.

则 $A(\lambda)$ 的不变因子为 $d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda)$.

特别地 $A(\lambda)$ 的法式与不变因子相互确定.

证明: $A(\lambda)$ 相抵于 Λ . 由定理4, $A(\lambda)$ 不变因子即为 Λ 不变因子.

由例子, 即为 $d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda)$.

推论6: $A(\lambda)$ 与 $B(\lambda)$ 相抵 $\Leftrightarrow$ 它们有相同法式.

证明: ' $\Leftarrow$ ' $A(\lambda) \sim \Lambda \sim B(\lambda) \quad A(\lambda) \sim B(\lambda)$, 则由传递性得证.

' $\Rightarrow$ ' $A(\lambda)$ 法式 Λ_1 , $B(\lambda)$ 法式 Λ_2 .

则由传递 Λ_1 相抵 $\Lambda_2 \Rightarrow$ 相同法式.

推论7: (1). λ -阵相抵关系下全系不变量为行列式因子组或不变因子组.

(2). 法式或相抵标准型不依赖初等变换选取.

证明: $A(\lambda) \sim B(\lambda) \xrightarrow{\text{定理4}} \text{有相同行列式行列式/不变}$

$\swarrow 6 \quad \searrow 5$
相同法式

(2). 设 $A(\lambda) \rightarrow$ 法式 Λ_1 $\rightarrow$ 法式 Λ_2 .

证 $\Lambda_1 = \Lambda_2$. 由 $\Lambda_1 \sim A(\lambda) \sim \Lambda_2 \Rightarrow \Lambda_1 \sim \Lambda_2 \xrightarrow{6} \text{有相同法式} \Rightarrow \Lambda_1 = \Lambda_2$.



定理 8: $A, B \in M_n(K)$, 则 A 与 B 相似 $\Leftrightarrow \lambda I - A, \lambda I - B$ 有相同行列式因子组.

证明: A 与 B 相似 $\xLeftrightarrow{7.1} \lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 相抵.

$\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ $\xLeftrightarrow{7.10}$
有相同行列式因子组.

注: $\lambda I - A$ 的行列式或不变因子称为 A 的行列式因子或不变因子.

定理 9: 设 $A, B \in M_n(F)$, $F \subseteq K$, 则.

A 与 B 在 F 相似 $\Leftrightarrow A$ 与 B 在 K 相似.

证明: A 与 B 在 F 相似 $\xLeftrightarrow{\det} \exists P \in M_n(F), B = P^{-1}AP$.

A 与 B 在 K 相似 $\xLeftrightarrow{\det} \exists Q \in M_n(K), B = Q^{-1}AQ$.

必要性: $\exists P \in M_n(F), B = P^{-1}AP$, P 非异.

把 P, P^{-1} 都看作 K 上, 则 A, B 在 K 上相似.

充分性: A 与 B 在 K 相似, 由定理 8, $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 在 K 上有相同行列式因子组. (法式)

$\lambda I - A \sim \text{diag}\{1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)\}.$

实际 $\lambda I - A, \lambda I - B$ 为 F 上 λ 阵. $\subseteq F$

由推论 10 在求法式时, 取 $F[x]$ 上变换, 可得 $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 的法式.

则 $\exists F$ 上的初等 λ -阵, $P(\lambda), Q(\lambda), M(\lambda), N(\lambda)$

$$P(\lambda) \begin{pmatrix} \lambda I - A \\ \lambda I - B \end{pmatrix} Q(\lambda) = \Lambda = M(\lambda) \begin{pmatrix} \lambda I - A \\ \lambda I - B \end{pmatrix} N(\lambda).$$

$$\lambda I - B = M(\lambda)^{-1} P(\lambda) (\lambda I - A) Q(\lambda) N(\lambda)^{-1}$$

则 $\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 作为 F 上 λ -阵相抵.

$\xrightarrow{5.11} A$ 与 B 作为 F 上矩阵相似.

推论 10: 矩阵不变因子组在基域扩张下不变



引理1. $F = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & 1 \\ a_r & -a_{r-1} & \cdots & -a_1 \end{bmatrix}_{r \times r}$

(1) F 的行列式因子为 $1, \dots, 1$, $f(\lambda) = \lambda^r + a_1\lambda^{r-1} + \cdots + a_r$.

不变因子相同

b) F 特征多项式 = F 极小多项式 = $f(\lambda)$.

证明: (1) $\lambda I_r - F = \begin{bmatrix} \lambda & -1 & 0 & \cdots & 0 \\ & \lambda & -1 & \cdots & 0 \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda & -1 \\ a_r & \cdots & \cdots & \cdots & a_1 \end{bmatrix}$ $D_r(\lambda) = |\lambda I_r - F| = f(\lambda) = \lambda^r + a_1\lambda^{r-1} + \cdots + a_r$

对 $\forall 1 \leq k < r$, $|\lambda I - F|$ 有 k 阶子式 $= (-1)^k$ (常).

$\Rightarrow D_k(\lambda) = 1, \forall 1 \leq k < r$. 同理不变因子也算出.

(2). 证. $m(\lambda) = f(\lambda)$.

由 C-H 定理. $\Rightarrow m(\lambda) | f(\lambda) \Rightarrow \deg m(\lambda) \leq r$.

1°. $\deg m(\lambda) = r \Rightarrow m(\lambda) = f(\lambda)$

2°. $\deg m(\lambda) < r$ 推矛盾. 设 $m(\lambda) = C_{r-1}\lambda^{r-1} + \cdots + C_1\lambda + C_0$. C_i 不全为 0.

设 $e_i = (0 \cdots 0 \quad 1 \cdots 0)$ 标准行.

$e_1 F = e_2, e_2 F = e_3, \dots, e_{r-1} F = e_r$. $e_i F = e_{i+1}, \forall 1 \leq i \leq r-1$.

$0 = m(F) = C_{r-1}F^{r-1} + \cdots + C_1F + C_0I_r$.

$= C_{r-1}e_1F^{r-1} + \cdots + C_1e_1F + C_0e_1I_r$.

$= C_{r-1}e_r + \cdots + C_1e_2 + C_0e_1$.

$= (C_0, C_1, \dots, C_{r-1}) = 0$. 全为 0. 则 2° 不成立.



有理标准型: P, q .

引理1: $\lambda I - A$ 相抵于 $\text{diag}\{1, 1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)\}$.

$d_1(\lambda)$ 为非0首1, $d_1(\lambda) | d_2(\lambda) | \dots | d_k(\lambda)$.

A 不变因子组: $1, 1, \dots, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$.

引理1. $f(\lambda) = \lambda^r + a_1\lambda^{r-1} + \dots + a_{r-1}\lambda + a_r$.

$$F(\lambda) = F = \begin{bmatrix} 0 & & & \\ 0 & & & \\ \vdots & & I_{r-1} & \\ 0 & & & \\ -a_r & -a_{r-1} & \dots & -a_1 \end{bmatrix}_{r \times r}$$

(1). F 的行列式因子: $1, \dots, 1, f(\lambda)$.

不变因子: $1, \dots, 1, f(\lambda)$

(2) 特征多项式 = 极小多项式 = $f(\lambda)$.

引理2. $A(\lambda)$ 相抵 $\text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_n(\lambda)\}$.

$B(\lambda) \sim \text{diag}\{d_{i_1}(\lambda), \dots, d_{i_n}(\lambda)\}$, $(i_1, \dots, i_n)$ 为 $(1, 2, \dots, n)$ 全排列.

则 $A(\lambda) \sim B(\lambda)$

证明: $\text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_i(\lambda), \dots, d_j(\lambda), \dots, d_n(\lambda)\}$, $P_{ij} = \text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_j(\lambda), \dots, d_i(\lambda), \dots, d_n(\lambda)\}$

由 $(i_1, \dots, i_n) \xrightarrow[N(i_1, \dots, i_n) \text{ 次}]{\text{相抵}} (1, 2, \dots, n)$.

$$\Rightarrow \underset{\substack{\uparrow \\ A(\lambda)}}{\text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_n(\lambda)\}} \sim \underset{\substack{\uparrow \\ B(\lambda)}}{\text{diag}\{d_{i_1}(\lambda), \dots, d_{i_n}(\lambda)\}}$$

$$\Rightarrow A(\lambda) \sim B(\lambda).$$

定理3: 设 $A \in M_n(K)$, 不变因子: $1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$.

则 A 相似于 $F = \text{diag}\{F(d_1(\lambda)), \dots, F(d_k(\lambda))\}$.

证明: $\lambda I - A \sim \text{diag}\{1, 1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)\}$.

$$\Rightarrow |\lambda I_n - A| = d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda) \quad (\text{相抵有相同行列式因子, 取 } d_n(\lambda))$$



设 $\deg d_i(\lambda) = n_i > 1$, 则 $n_1 + n_2 + \dots + n_k = n$.

$\lambda I - F(d_i(\lambda))$ 相抵于 $\text{diag} \{ \overbrace{1, \dots, 1}^{n_i-1}, d_i(\lambda) \}$ (引理1).

$$\lambda I - F = \begin{bmatrix} \lambda I - F(d_1(\lambda)) & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda I - F(d_k(\lambda)) \end{bmatrix}$$

λ 阵初. $\rightarrow \text{diag} \{ \overbrace{1, 1, \dots, 1}^{n_1-1}, d_1(\lambda), 1, 1, \dots, 1, d_2(\lambda), \dots, \overbrace{1, 1, \dots, 1}^{n_k-1}, d_k(\lambda) \}$.

则 1 个数为 $n-k$ 个.

由引理 2, $\lambda I - A \sim \lambda I - F$.

由 §7.1, 则 A 相似于 F .

定义 4: 定理 3 中分块对角阵 $F = \text{diag} \{ F(d_1(\lambda)), \dots, F(d_k(\lambda)) \}$ 和

为 A 的有理标准型 (Frobenius). (Frobenius 块) $\leftarrow F_i(d_i(\lambda))$.

例: A 不变因子组 $1, \dots, 1, \lambda, \lambda-1, (\lambda-1)^2, (\lambda-1)^2(\lambda+1)$.

解: $(\lambda-1)^2 = \lambda^2 - 2\lambda + 1$ $(\lambda-1)^2(\lambda+1) = \lambda^3 - \lambda^2 - \lambda + 1$.

$$F = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 0 & 1 & \\ & -1 & 2 & \\ & & & 0 & 1 & 0 \\ & & & 0 & 0 & 1 \\ & & & -1 & 1 & 1 \end{bmatrix} = \text{diag} \{ 1, [], [], [] \}.$$



定理5: 设 $A \in M_n(K)$ 的不变因子组 $1, \dots, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$, 其中 $\dots - \text{首} - \dots, d_1 | d_2 | \dots$.

则 A 极小多项式: $m_A(\lambda) = d_k(\lambda)$.

证明: 定理3: A 相似 $F = \{ \text{diag}(\underbrace{d_1(\lambda)}_{n_1}, \dots, \underbrace{d_k(\lambda)}_{n_k}) \}$

1°. $m_A(\lambda) = m_F(\lambda)$. 相似矩阵有相同极小.

2°. $m_F(\lambda) = [m_{F_1}(\lambda) \dots m_{F_k}(\lambda)]$ 分块.

由引理1: $m_{F_i}(\lambda) = d_i(\lambda)$.

$\Rightarrow m_A(\lambda) = [d_1(\lambda) \dots d_k(\lambda)]$.

由整除 $\Rightarrow m_A(\lambda) = d_k(\lambda)$.

推论6: 设 $A \in M_n(F)$. 设极小多项式 $m_F(\lambda)$, $F \subseteq K$. 将 A 视为 K 上 $M_n(K)$. 极小多项式 $m_K(\lambda)$.

则 $m_F(\lambda) = m_K(\lambda)$.

例: $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & | & 0 & 1 \\ 0 & 0 & | & 0 & 0 \\ \hline & & & 0 & 1 \\ & & & 0 & 0 \end{bmatrix}$ $B = \begin{bmatrix} 0 & 1 & | & 0 & 1 \\ 0 & 0 & | & 0 & 0 \\ \hline & & & 0 & 1 \\ & & & 0 & 0 \end{bmatrix}$

不变因子组: $A: 1, \lambda, \lambda, \lambda^2$

$B: 1, 1, \lambda^2, \lambda^2$



P30. 初等因子:

定义1: 设 $f(\lambda) \in K[\lambda]$, $p(\lambda)$ 不可约首一多项式, 若 $\exists b \in \mathbb{Z}^+$, $p(\lambda)^b | f(\lambda)$, 但 $p(\lambda)^{b+1} \nmid f(\lambda)$

则 $p(\lambda)^b$ 为 $f(\lambda)$ 的准素因子.

标准因式分解: $f(\lambda) = C p_1(\lambda)^{e_1} \cdots p_m(\lambda)^{e_m}$.

$e_i \in \mathbb{Z}^+$, $p_i(\lambda)$ 互异首一不可约多项式.

$\Rightarrow f(\lambda)$ 准素因子 $p_1(\lambda)^{e_1}, \dots, p_m(\lambda)^{e_m}$.

$A \in M_n(K)$, 非常不变因子组 $d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda)$

公共因式分解:
$$\left. \begin{aligned} d_1(\lambda) &= p_1(\lambda)^{e_{11}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{1t}} \\ d_2(\lambda) &= p_1(\lambda)^{e_{21}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{2t}} \\ &\vdots \\ d_k(\lambda) &= p_1(\lambda)^{e_{k1}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{kt}} \end{aligned} \right\} (*).$$

整除关系 $\Leftrightarrow e_{1j} \leq e_{2j} \leq \cdots \leq e_{kj}, 1 \leq j \leq t$.

定义2: 若 (*) 中某 $e_{ij} > 0$, 则称 $p_j(\lambda)^{e_{ij}}$ 为 A 的一个初等因子, 它们构成 A 的初等因子组.

等价地, A 的非常不变因子中准素因子为 A 的初等因子. 从而 A 的初等因子为 A 的所有非常数因子的准素因子全体.

不变因子 $\xrightleftharpoons{\text{决定}}$ 初等因子组

给定 A 的初等因子组, 涉及其中不可约多项式, 设 $p_1(\lambda) \cdots p_t(\lambda)$.

在添加不可约因式零次幂, 可得不可约多项式降幂排列:

$$(*) \quad \begin{array}{l} p_1(\lambda)^{e_{k1}} \cdots p_1(\lambda)^{e_{11}} \\ p_2(\lambda)^{e_{k2}} p_2(\lambda)^{e_{k+2}} \cdots p_2(\lambda)^{e_{12}} \\ \vdots \\ p_t(\lambda)^{e_{kt}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{1t}} \end{array}$$

令 $d_k(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{k1}} p_2(\lambda)^{e_{k2}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{kt}}$.

$d_{k+1}(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{k+1,1}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{k+1,t}}$.

$d_1(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{11}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{1t}}$.



定理3: 初等因子组.

A 相似于 $B \iff A$ 与 B 有相同初等因子组. (全系不变量)

例: A 不变因子为 $1, \dots, 1, (\lambda-1)(\lambda^2+1), (\lambda-1)^2(\lambda^2+1)(\lambda^2-2)$

求 A 在 $\mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ 上初等因子.

解: $\wedge_{\mathbb{Q}}: \lambda-1, (\lambda-1)^2, \lambda^2+1, \lambda^2-2, \lambda^2+1.$

$\wedge_{\mathbb{R}}: \lambda-1, (\lambda-1)^2, \lambda^2+1, \lambda^2+1, \lambda-\sqrt{2}, \lambda+\sqrt{2}$

$\wedge_{\mathbb{C}}: \lambda-1, (\lambda-1)^2, \lambda-i, \lambda+i, \lambda-i, \lambda+i, \lambda-\sqrt{2}, \lambda+\sqrt{2}.$

例: A 初等因子组 $\lambda-1, \lambda-1, (\lambda-1)^2, (\lambda+1)^2, (\lambda+1)^3, \lambda-2$

$(\lambda-1)^2, \lambda-1, \lambda-1$

$(\lambda+1)^3, (\lambda+1)^2, 1.$

$\lambda-2, 1, 1.$

$\Rightarrow d_3(\lambda) = (\lambda-1)^2(\lambda+1)^3(\lambda-2)$

$d_2(\lambda) = (\lambda-1)(\lambda+1)^2$

$d_1(\lambda) = \lambda-1.$

不变因子组 $d_1(\lambda), d_2(\lambda), d_3(\lambda), 1, \underbrace{1, 1, \dots, 1}_{10-3=7}$

A_k 初等因子形如 $P(\lambda)^{e_i}$, 其中 $P(\lambda)$ 为不可约多项式, $e_i \geq 1$.

$1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$

$F = \{F(d_1(\lambda)), \dots, F(d_k(\lambda))\}.$

构造矩阵 $J(P(\lambda)^{e_i})$ 初等因子为 $P(\lambda)^{e_i}$

$J = \text{diag}\{J(P(\lambda)^{e_1}), \dots, J(P(\lambda)^{e_m})\}.$

A 相似于 J



Jordan 标准型

在 $\mathbb{C}$ 下, 初等因子 $(\lambda - \lambda_0)^r$

引理1. $J = \begin{pmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \lambda_0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{pmatrix}_{r \times r}$ 的初等因子 $(\lambda - \lambda_0)^r$

证明: $\lambda I - J = \begin{bmatrix} \lambda - \lambda_0 & -1 & & \\ & \lambda - \lambda_0 & \ddots & \\ & & \ddots & -1 \\ & & & \lambda - \lambda_0 \end{bmatrix}$ $Df(\lambda) = |\lambda I - J| = (\lambda - \lambda_0)^r$

$\forall 1 \leq k < r, \exists k$ 阶子式 $= (-1)^k$, 则 $D_k(\lambda) = 1, \forall 1 \leq k < r$.

行列式因子 $1, \dots, 1, (\lambda - \lambda_0)^r$

不变因子 $1, \dots, 1, (\lambda - \lambda_0)^r$

初等因子: $(\lambda - \lambda_0)^r$

该阵 $J = J_r(\lambda_0) = \begin{bmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \lambda_0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{bmatrix}_{r \times r}$

引理2. 设 $\lambda I - A$ 相抵于 $\text{diag}\{f_1(\lambda), \dots, f_n(\lambda)\}$.

其中 $f_i(\lambda)$ 为首一多项式, 则 $f_1(\lambda), \dots, f_n(\lambda)$ 的初等因子全体为 A 初等因子组.

证明: Step 1. $\forall 1 \leq i \leq j \leq n, (f_i(\lambda), f_j(\lambda)) = g(\lambda), [f_i(\lambda), f_j(\lambda)] = h(\lambda)$

$\text{diag}\{f_1(\lambda), \dots, f_j(\lambda), \dots, f_n(\lambda)\}$ 相抵于 $\text{diag}\{f_1(\lambda), \dots, g(\lambda), h(\lambda), \dots, f_n(\lambda)\}$

并且两对角阵主对角元素准素因子全体相同.

不妨设 $i=1, j=2$. 设 $f_1(\lambda) = g(\lambda)q(\lambda), h(\lambda) = f_1(\lambda)f_2(\lambda)/g(\lambda) = f_2(\lambda)q(\lambda)$.

~~$f_1(\lambda) = 0$~~ $\exists u(\lambda), v(\lambda), g(\lambda) = f_1(\lambda)u(\lambda) + f_2(\lambda)v(\lambda)$

$$\begin{bmatrix} f_1(\lambda) & 0 \\ 0 & f_2(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} f_1(\lambda) & g(\lambda) \\ 0 & f_2(\lambda) \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 0 & g(\lambda) \\ -f_2(\lambda)q(\lambda) & f_2(\lambda) \end{bmatrix}$$



$$\rightarrow \begin{bmatrix} 0 & g(\lambda) \\ -f(\lambda) & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} g(\lambda) & 0 \\ 0 & h(\lambda) \end{bmatrix}$$

! 公共因式分解: $f(\lambda) = P_1(\lambda)^{r_1} P_2(\lambda)^{r_2} \dots P_t(\lambda)^{r_t}$

$$f_2(\lambda) = P_1(\lambda)^{s_1} \dots P_t(\lambda)^{s_t}.$$

其中 $P_i(\lambda)$ 为互异首一不可约, $r_i, s_i \geq 0$.

$$\text{令 } e_i = \min\{r_i, s_i\}, \quad k_i = \max\{r_i, s_i\}$$

$$g(\lambda) = P_1(\lambda)^{e_1} \dots P_t(\lambda)^{e_t} \quad f(\lambda) = P_1(\lambda)^{k_1} \dots P_t(\lambda)^{k_t}$$

由构造知: $\{f(\lambda), f_2(\lambda)\}$ 与 $\{h(\lambda), g(\lambda)\}$ 有相同初等因子组

Step 2. 利用 Step 1. 将 $\text{diag}\{f(\lambda) \dots f(\lambda)\}$ 变为法式.

依次将 (1,1) 元与 (2,2) 元 第 (3,3) ... 第 (n,n) 作 Step 1.

从而 (1,1) 元不可约元幂次最小.

一般地 设 (1,1) ... (i-1, i-1) 也已做到, 第 (i,i) ... (n,n) 依次做.

相抵于 $\text{diag}\{d_1(\lambda) \dots d_n(\lambda)\}$, $d_1(\lambda) | d_2(\lambda) \dots d_n(\lambda)$. 法式.

例: $\lambda I - A$ 相抵于 $\text{diag}\{(\lambda-1)^2, (\lambda-2), (\lambda-1), \lambda-1\}$.

由引理 2. $\Rightarrow$ 初等因子 $\lambda+2, \lambda+2, (\lambda-1)^2, \lambda-1$.

引理 3. 设 $A \in M_n(\mathbb{C})$, 初等因子 $(\lambda-\lambda_1)^{r_1} \dots (\lambda-\lambda_k)^{r_k}$ $A = \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1), J_{r_2}(\lambda_2) \dots J_{r_k}(\lambda_k)\}$.

则 A 初等因子 $(\lambda-\lambda_1)^{r_1} \dots (\lambda-\lambda_k)^{r_k}$.

$$\text{证明: } \lambda I - A = \begin{bmatrix} \lambda I - J_{r_1}(\lambda_1) & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda I - J_{r_k}(\lambda_k) \end{bmatrix}$$



由引理1 $\Rightarrow \lambda I - J_{r_1}(\lambda_1)$ 相抵 $\text{diag}\{1, \dots, 1, (\lambda - \lambda_1)^{n_1}\}$

则相抵后: $\text{diag}\{1, \dots, 1, (\lambda - \lambda_1)^{n_1}, 1, \dots, 1, (\lambda - \lambda_2)^{n_2}, \dots, 1, \dots, 1, (\lambda - \lambda_k)^{n_k}\}$ 不为法式.

由引理2, A 初等因子 $(\lambda - \lambda_1)^{n_1}, \dots, (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$.

主定理4: $A \in M_n(\mathbb{C})$ 初等因子 $(\lambda - \lambda_1)^{n_1}, \dots, (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$.

则 A 相似于 $J = \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1), \dots, J_{r_k}(\lambda_k)\}$.

证明: 由^定理3, J 与 A 初等因子相同, 则 A 相似于 J . (P83 定理3)

定义: 定理4中 $J = \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1), \dots, J_{r_k}(\lambda_k)\}$ 称为 A 的 Jordan 标准型.

$J_{r_i}(\lambda_i)$ 称为 Jordan 块.



68-74页 结论总结.

代数学语言抽象. 需内化为自己的知识

引理5. A 特征值 $\lambda_1 \cdots \lambda_n$, 则 $\lambda_1 + \cdots + \lambda_n = \text{tr} A$, $\lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = |A|$.

推论6. $A \in M_n(K)$, 则 A 非异 $\Leftrightarrow A$ 特征值 $\lambda_1 \cdots \lambda_n$ 全不为0.

定理8. 任一复方阵必复相似于一个上三角阵.

推论9. $A \in M_n(K)$ 的全部特征值在 K 中. $\exists P \in M_n(K)$, $P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$.

命题10. $A \in M_n(K)$, 特征值 $\lambda_1 \cdots \lambda_n$, $f(A)$ 特征值 $f(\lambda_1) \cdots f(\lambda_n)$.

命题11. $A \in M_n(K)$, 且 $g(A) = 0$, 则 $\forall \lambda$ 为 A 特征值, $g(\lambda) = 0$.

命题12. 非异阵 A 特征值 $\lambda_1 \cdots \lambda_n$, 则 A^{-1} 特征值 $\lambda_1^{-1} \cdots \lambda_n^{-1}$.

定义2. V 为 n 维线性空间, ϕ 可对角化 $\Leftrightarrow \phi$ 有 n 个线性无关^关特征向量, $\phi \in \mathcal{L}(V)$.

定理3. $A \in M_n(K)$ 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关特征向量.

定理4. $\phi \in \mathcal{L}(V)$, $\lambda_1 \cdots \lambda_k$ 为 ϕ 不同特征值, $V_1 \cdots V_k$ 为对应特征子空间.

则有: $V_1 + V_2 + \cdots + V_k = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_k$.

推论5. 不同特征值的特征向量线性无关.

定理6. $\phi \in \mathcal{L}(V)$ 有 n 个不同特征值 $\Rightarrow \phi$ 可对角化

定理7. $\phi \in \mathcal{L}(V)$, $\lambda_1 \cdots \lambda_k$ 为 ϕ 全体特征值, $V_1 \cdots V_k$ 为特征子空间, 则

ϕ 可对角化 $\Leftrightarrow V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_k = V$

定理11. ϕ 可对角化 $\Leftrightarrow \phi$ 有完全特征向量系. (几何重数 = 代数重数)

定义1. (极小多项式). $A \in M_n(K)$, $m(x) \in K[x]$, $m(A) = 0$, 且次数最小, 首一.

定理2. 设 $m(x)$ 为 A 极小多项式, $f(x) \in K[x]$, $f(A) = 0$, 则 $m(x) | f(x)$.

命题3. $A \in M_n(K)$, 其极小多项式存在且唯一.

命题4. 相似矩阵有相同极小多项式.

命题5:

$A = \begin{bmatrix} A_1 & & \\ & \ddots & \\ & & A_k \end{bmatrix}$ A 极小多项式 $m(x)$
 A_i 极小多项式 $m_i(x)$

则 $m(x) = [m_1(x) \cdots m_k(x)]$



例3: 设 A 全体不同特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$, 证: 若 A 可对角化, 则极小多项式 $m(x) = (x - \lambda_1) \cdots (x - \lambda_k)$.

引理6: 设 λ_0 为 A 特征值, 则 $(x - \lambda_0) | m(x)$.

命题7: $A = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$, 则 $(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n) = 0$.
即 A 适应其特征多项式 $f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_n)$.

定理8. (Cayley-Hamilton). $A \in M_n(K)$, $f(\lambda) = |\lambda I_n - A|$, 则 $f(A) = 0$.

推论9. $A \in M_n(K)$, 特征多项式 $f(\lambda)$, 极小多项式 $m(\lambda)$, 则:

- (1). $m(\lambda) | f(\lambda)$, $\deg(m(\lambda)) \leq n$.
- (2). $f(\lambda)$ 与 $m(\lambda)$ 有同根 (不计重数).
- (3). $f(\lambda) | [m(\lambda)]^n$



定义1. $A, B: A(\lambda) = (a_{ij}(\lambda))_{m \times n}$, 多项式矩阵或 λ -阵.

引理9. (带余除法). $M(\lambda)$ 为 λ -阵, 则:

$$M(\lambda) = (\lambda I - B)Q(\lambda) + R, \quad M(\lambda) = S(\lambda)(\lambda I - B) + T$$

定理10. $A, B \in M_n(K)$. A 与 B 相似 $\Leftrightarrow \lambda I_n - A$ 与 $\lambda I_n - B$ 相抵. (主定理).

引理1. $A(\lambda) = (a_{ij}(\lambda))_{m \times n}$ 非0. 则 $A(\lambda)$ 相抵于 $B(\lambda) = (b_{ij}(\lambda))$ 且 $b_{ii}(\lambda) | b_{ij}(\lambda), \forall i, j$.

定理2. $A(\lambda)$ 为 m 所 λ -阵, 则 $A(\lambda)$ 相抵于 $B(\lambda) = \text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda), 0, \dots, 0\}$.

其中 $d_i(\lambda)$ 为非0首一多项式, $d_i(\lambda) | d_{i+1}(\lambda), \forall 1 \leq i \leq r-1$.

注: (1) $A(\lambda)$ 相抵于:

$$\begin{bmatrix} d_1(\lambda) & & & & \\ & d_2(\lambda) & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & d_r(\lambda) & \\ & & & & 0 \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 0 \end{bmatrix}_{m \times n}$$

(2). 主对角线上非零多项式个数 r 为 $A(\lambda)$ 秩.

(3). $r(A(\lambda)) = n \Leftrightarrow A$ 可逆. 例 $A(\lambda) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \lambda \end{bmatrix}$ 不可逆.

定义3: 定理2中对角 λ 阵称 $A(\lambda)$ 的法式或相抵标准型.

定理6: $A \in M_n(K)$. $\lambda I_n - A$ 相抵于 $\text{diag}\{1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_{m_1}(\lambda)\}$.

定义1: $A(\lambda)$ 为 n 阶 λ -阵, $\forall 1 \leq k \leq n$. k 阶行列式因子 $D_k(\lambda)$:

1°. 若 $A(\lambda)$ 所有 k 阶子式为0, 则 $D_k(\lambda) = 0$.

2°. 若 $A(\lambda)$ 中至少有1个 k 阶子式不为0, 则 $D_k(\lambda) = (\text{所有 } k \text{ 阶子式}) \text{ 最大公因式, } D_k(\lambda) \text{ 首一.}$

引理2: $A(\lambda)$ 非零行列式因子: $D_1(\lambda), \dots, D_r(\lambda)$. 则 $D_i(\lambda) | D_{i+1}(\lambda), \forall 1 \leq i \leq r-1$.

定义3: (不变因子). 若 $A(\lambda)$ 的非零行列式因子: $D_1(\lambda), \dots, D_r(\lambda)$. 则 $A(\lambda)$ 不变因子: $g_1(\lambda), \dots, g_r(\lambda)$

$$g_1(\lambda) = \frac{D_1(\lambda)}{D_0(\lambda)}, \quad g_2(\lambda) = \frac{D_2(\lambda)}{D_1(\lambda)}, \quad \dots, \quad g_r(\lambda) = \frac{D_r(\lambda)}{D_{r-1}(\lambda)}$$

则对法式而言, 不变因子为对角线元.

定理4: 相抵 λ -阵有相同行列式因子, 进而有相同不变因子.

定理5: $A(\lambda)$ 法式 $\Lambda = \text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda), 0, \dots, 0\}$. 则 A 的不变因子 $d_1(\lambda), \dots, d_r(\lambda)$.

推论6. A 与 B 相抵 $A(\lambda), B(\lambda)$. $\Leftrightarrow$ 它们有相同法式.



定理8: $A, B \in M_n(K)$. 则 A, B 相似 $\iff \lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 相抵 $\iff \lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 有相同因子组。

定理9: $A, B \in M_n(F)$. $F \subseteq K$, 则:

A 与 B 在 F 相似 $\triangleq \exists P \in M_n(F), B = P^{-1}AP$.

A 与 B 在 K 相似 $\triangleq \exists Q \in M_n(K), B = Q^{-1}AQ$.

A 与 B 在 F 相似 $\iff A$ 与 B 在 K 相似。

推论10. 矩阵不变因子在基域扩张下不变。

引理1: $F = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \\ -a_r & -a_{r-1} & \cdots & \cdots & -a_1 \end{bmatrix}_{r \times r}$.

(1). F 的行列式因子 $1, 1, 1, \dots, f(\lambda) = \lambda^r + a_1\lambda^{r-1} + \cdots + a_r$, 不变因子同。

(2). F 特征多项式 = F 极小多项式 = $f(\lambda)$.

* 注: $\lambda I - A$ 的行列式或不变因子称为 A 的行列式因子或不变因子组。



引理1: $f(\lambda) = \lambda^r + a_1\lambda^{r-1} + \dots + a_r$.

$$F(f(\lambda)) = F = \begin{bmatrix} 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \\ -a_r & \dots & \dots & -a_1 \end{bmatrix}_{r \times r}$$

(1). F 的行列式因子 $1, \dots, 1, f(\lambda)$ 不变因子 $1, \dots, 1, f(\lambda)$ (2) 特征多项式 = 极小多项式 = $f(\lambda)$.引理2. $A(\lambda) \sim \text{diag}\{d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)\}$, $B(\lambda) \sim \text{diag}\{d_{i_1}(\lambda), \dots, d_{i_n}(\lambda)\}$.(1, 2, ..., i_n) 为 (1, 2, ..., n) 全排列, 则 $A(\lambda) \sim B(\lambda)$.定理3. $A \in M_n(K)$, 不变因子: $1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$, 则 A 相似于 $F = \text{diag}\{F(d_1(\lambda)), \dots, F(d_k(\lambda))\}$ 定义4. 定理3中分块对角阵 $F = \text{diag}\{F(d_1(\lambda)), \dots, F(d_k(\lambda))\}$ 为 A 的有理标准型. $F(d_i(\lambda))$ 为 Frobenius 块.定理5. $A \in M_n(K)$ 不变因子组 $(1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda))$, 其中 d_i 首一, $d_i | d_{i+1}$.则 A 极小多项式 $m(\lambda) = d_k(\lambda)$.推论6. $A \in M_n(F)$, 极小多项式 $m_F(\lambda)$, $F \subseteq K$, 看 $A \in M_n(K)$, 则有 $m_K(\lambda)$, 有 $m_F(\lambda) = m_K(\lambda)$.定义1. (初等因子) $f(\lambda) \in K[\lambda]$, $p(\lambda)$ 首一不可约. 若 $\exists b \in \mathbb{Z}^+$, $p(\lambda)^b | f(\lambda)$, $p(\lambda)^{b+1} \nmid f(\lambda)$.则 $p(\lambda)^b$ 为 $f(\lambda)$ 准素因子.定义2. $A \in M_n(K)$, 其不为常数的不变因子组 $d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$.

$$\left. \begin{aligned} d_1(\lambda) &= p_1(\lambda)^{e_{11}} \dots p_t(\lambda)^{e_{1t}} \\ \vdots \\ d_k(\lambda) &= p_1(\lambda)^{e_{k1}} \dots p_t(\lambda)^{e_{kt}} \end{aligned} \right\} *$$

若 (*) 中 $e_{ij} > 0$, 则 $p_j(\lambda)^{e_{ij}}$ 为 A 初等因子, 它们构成 A 的初等因子组.且不变因子 $\iff$ 初等因子 (互相决定)

定理3. $A \sim B \iff A$ 与 B 有相同初等因子组

Jordan 标准型.

引理1. $J = \begin{bmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{bmatrix}_{r \times r}$ 的初等因子为 $(\lambda - \lambda_0)^r$

该降: $J = J_r(\lambda_0) = \begin{bmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{bmatrix}_{r \times r}$

引理2. $\lambda I - A \sim \text{diag}\{f_1(\lambda), \dots, f_n(\lambda)\}$ 其中 $f_1(\lambda)$ 首一, 则 $f_1(\lambda), \dots, f_n(\lambda)$ 所有准素因子为 A 初等因子

引理3. $A \in M_n(\mathbb{C})$, $A = \text{diag}\{J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)\}$, 则 A 初等因子 $(\lambda - \lambda_1)^{n_1}, \dots, (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$

定理4. $A \in M_n(\mathbb{C})$, 初等因子: $(\lambda - \lambda_1)^{n_1}, \dots, (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$.

则 A 相似于 $J = \text{diag}\{J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)\}$.

定义5. 定理4中 $J = \text{diag}\{J_{n_1}(\lambda_1), J_{n_2}(\lambda_2), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)\}$ 为 A 的 Jordan 标准型



注: Jordan 标准型中 Jordan 块次序可以互换.

Jordan 由一个初等因子唯一决定

$$J_r(\lambda_0) \longleftrightarrow (\lambda - \lambda_0)^r.$$

从而在不考虑 Jordan 块次序下, Jordan 标准型由 A 唯一决定.

定理 6: 设 $\phi \in \mathcal{L}(V_C^n)$, 则 $\exists V$ 的一组基 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 使得 ϕ 在基下表示为 Jordan 标准型 $J = \text{diag}\{J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)\}$

定理 7: $A \in M_n(\mathbb{C})$, 则下列结论等价.

(1) A 可对角化

(2) A 极小多项式无重根

(3) A 的初等因子为一次多项式. [或 A 的 Jordan 块为一阶].

证明: (1) $\Rightarrow$ (2) 已证. P13. 例 3 证明:

若 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 为 A 全体不同特征值, 则 A 可对角化 $\Rightarrow MA = (\lambda_1 - \lambda_k)(\lambda_1 - \lambda_{k+1}) \dots (\lambda_1 - \lambda_1)$.

$$A \text{ 可对角化, } \exists \text{ 非异 } P. \quad P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_1 & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 I & & \\ & \lambda_2 I & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_k I \end{bmatrix} = B.$$

则 $m_A \neq m_B(x)$

$$\text{且 } m_B(x) = [m_{\lambda_1} \dots m_{\lambda_k}] = (\lambda - \lambda_1) \dots (\lambda - \lambda_k).$$

(2) $\Rightarrow$ (3). 设 A 的不变因子组为 $1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$.

由有理标准型理论, $MA = d_k(\lambda)$. (P82 定理 5).

则 $d_k(\lambda)$ 无重根, $\forall d_i(\lambda), i \in [1, k], i \in \mathbb{Z}$ 均无重根.

则由定义, $d_i(\lambda)$ 准素因子为 1 次, 即初等因子为 1 次.

(3) $\Rightarrow$ (1). 设初等因子 $\lambda - \lambda_1, \dots, \lambda - \lambda_n$.

由定理 4, 则 A 相似于 $J = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$, 则 A 可对角化.



命题8: 设 $\phi \in \mathcal{L}(V_C^n)$ 可对角化, V_0 为 ϕ -不变子空间.

则若 ϕ 可对角化, 则 ϕ 限制在 V_0 也可对角化.

证明: 设 ϕ 极小多项式 $m(\lambda)$, $\phi|_{V_0}$ 极小多项式 $g(\lambda)$.

$$m(\phi|_{V_0}) = m(\phi)|_{V_0} = 0. \text{ 则由极小多项式 } \Rightarrow g(\lambda) | m(\lambda)$$

若 ϕ 可对角化, 由定理7, $m(\lambda)$ 无重根, 则 $g(\lambda)$ 无重根.

则再由定理7, $\phi|_{V_0}$ 可对角化.

推论9: $M = \begin{bmatrix} A & C \\ 0 & B \end{bmatrix}_{(m+n) \times (m+n)}$ 若 M 可对角化, 则 A, B 均可对角化.

证明: M 极小多项式 $m(\lambda)$.

$$0 = m(M) = \begin{bmatrix} m(A) & * \\ 0 & m(B) \end{bmatrix} \text{ 从而 } m(A) = m(B) = 0.$$

$$\text{则: } m_A(\lambda) | m(\lambda), \quad m_B(\lambda) | m(\lambda).$$

则由定理7, $m_A(\lambda), m_B(\lambda)$ 无重根 $\Rightarrow A, B$ 可对角化

命题10. $\phi \in \mathcal{L}(V)$ $V = V_1 \oplus V_2 \cdots \oplus V_k$, V_i 为 ϕ -不变的, 则 ϕ 可对角化 $\Leftrightarrow \phi|_{V_i}$ 可对角化 $1 \leq i$.

证明: 必要性, 由命题8.

充分性, $\exists V_i$ 的基 $e_{i1} \cdots e_{in_i}$, 使 $\phi|_{V_i}$ 上表示阵为对角阵.

由直和, V_i 的基可拼为 V 基, ϕ 在这组基下表示为对角阵.

推论11. $A = \begin{bmatrix} A_1 & & \\ & \ddots & \\ & & A_k \end{bmatrix}$ 则 A 可对角化 $\Leftrightarrow A_1 \cdots A_k$ 可对角化.



推论 12. 设 $A \in M_n(K)$, 特征值全在 K 中, A 在 K 上相似于其 Jordan 标准型.

证明: 由定理 4, A 在 $\mathbb{C}$ 上相似于 $J = \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1), \dots, J_{r_k}(\lambda_k)\}$,
 $\bigcap_{\lambda \in K} M_n(K)$ 由 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 全在 K 上, J 在 K 上.

则由相似关系在基域扩张下不变, A 与 J 在 K 上相似

例: A 的初等因子: $(\lambda-1)$ $(\lambda-1)^2$ $(\lambda+2)^2$ $(\lambda+2)^3$

$$J = \text{diag}\left\{1, \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}\right\}.$$

$$J = \begin{bmatrix} \boxed{1} & & & \\ & \boxed{\begin{smallmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{smallmatrix}} & & \\ & & \boxed{\begin{smallmatrix} -2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \end{smallmatrix}} & \\ & & & \boxed{\begin{smallmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -2 \end{smallmatrix}} \end{bmatrix}_{9 \times 9}.$$



例: $\phi \in L(V^2)$, 基 $\{e_1, \dots, e_4\}$ 表示阵, $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 & 0 \\ -4 & -1 & 0 & 0 \\ 6 & 1 & 2 & 1 \\ -14 & -5 & -1 & 0 \end{bmatrix}$.

新基 $\{f_1, \dots, f_4\}$, 使得表示阵为 J , 求旧基到新基的 P .

解: $P^{-1}AP = J$. (许久之前的结论, 得追溯到高代上).

$$\lambda I - A \longrightarrow \text{diag}\{(\lambda-1)^2, (\lambda-1)^2\}.$$

$\Rightarrow$ 初等因子 $(\lambda-1)^2, (\lambda-1)^2$.

$$\Rightarrow J = \begin{bmatrix} 1 & 1 & & \\ 0 & 1 & & \\ & & 1 & 1 \\ & & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

设 $P = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_4]$, $AP = PJ$.

$$\text{则: } [A\alpha_1 \dots A\alpha_4] = [\alpha_1 \dots \alpha_4] \begin{bmatrix} 1 & 1 & & \\ 0 & 1 & & \\ & & 1 & 1 \\ & & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

特征值 | 线性无关特征向量.

$$\begin{cases} A\alpha_1 = \alpha_1 \\ A\alpha_2 = \alpha_1 + \alpha_2 \\ A\alpha_3 = \alpha_3 \\ A\alpha_4 = \alpha_3 + \alpha_4 \end{cases} \quad \begin{cases} (A - I_4)\alpha_2 = \alpha_1. \text{ ①} \\ (A - I_4)\alpha_4 = \alpha_3. \text{ ②} \end{cases}$$

由 A 解出 $\alpha_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 4 \\ 0 \end{bmatrix}$, $\alpha_3 = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 0 \\ 4 \end{bmatrix}$

① $\Downarrow$ $\alpha_2 = \begin{bmatrix} \frac{3}{4} \\ -\frac{1}{2} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ ② $\Downarrow$ $\alpha_4 = \begin{bmatrix} \frac{1}{4} \\ -\frac{3}{2} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

则 $P = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4]$, 解得.



7.1 Jordan 标准型的进一步讨论与应用.

V : n 维复线性空间. $\phi \in L(V)$.

~~$\Rightarrow \exists \{e_i\}$~~

初等因子 $(\lambda - \lambda_1)^{r_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$.

$\Rightarrow \exists$ 基 $\{e_{11} \dots e_{1r_1}, e_{21} \dots e_{2r_2}, \dots, e_{k1} \dots e_{kr_k}\}$, 使得 ϕ 在该基下表示阵:

$$J = \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1), \dots, J_{r_k}(\lambda_k)\}.$$

$$(\phi(e_{11}) \dots \phi(e_{1r_1})) = [e_{11} \dots e_{1r_1}] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 \end{bmatrix}_{r_1 \times r_1}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \phi(e_{11}) = \lambda_1 e_{11}. \\ \phi(e_{12}) = e_{11} + \lambda_1 e_{12} \\ \vdots \\ \phi(e_{1r_1}) = e_{1r_1-1} + \lambda_1 e_{1r_1}. \end{cases} \quad (1) \quad \forall 1 \leq i \leq r_1.$$

令 $V_i = L(e_{11} \dots e_{1r_1})$. 由 (1), $\phi(V_i) \subseteq V_i$. 则 V_i 为 ϕ -不变子空间.

由直和, V_i 基拼为 V 基. $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$

$$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1} (\lambda - \lambda_2)^{r_2} \dots (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$$

不妨设 $\lambda_1 = \dots = \lambda_s$. $\lambda_1 \neq \lambda_j$, $\forall s < j \leq k$.

$$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1 + \dots + r_s} (\lambda - \lambda_{s+1})^{r_{s+1}} \dots (\lambda - \lambda_k)^{r_k}.$$

则 λ_1 代数重数 $r_1 + \dots + r_s$ 属于 λ_1 的 Jordan 块阶数和.

$$\lambda_1 \text{ 的几何重数} = \dim V_{\lambda_1} = \dim \ker(\phi - \lambda_1 I_V) = n - \dim \text{Im}(\phi - \lambda_1 I_V).$$

只需计算 Jordan 标准型即可. 相似不改变秩.



而看若当块: $J_{r_i}(\lambda_i) - \lambda_i I_{r_i} = \begin{bmatrix} \lambda_i - \lambda_i & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \lambda_i - \lambda_i & 1 \\ & & & \lambda_i - \lambda_i \end{bmatrix}_{r_i \times r_i}$

$\Rightarrow r(J_{r_i}(\lambda_i) - \lambda_i I_{r_i}) = \begin{cases} r_i - 1, & \lambda_i = \lambda_1, (1 \leq i \leq s) \\ r_i, & \lambda_i \neq \lambda_1, (s < i \leq k) \end{cases}$

$r(J - \lambda_1 I_n) = \sum_{i=1}^k r(J_{r_i}(\lambda_i) - \lambda_1 I_{r_i}) = (r_1 - 1) + \cdots + (r_s - 1) + r_{s+1} + \cdots + r_k = n - s.$

则 λ_1 几何重数 $= n - r(\phi - \lambda_1 I_V) = n - r(J - \lambda_1 I_n) = s.$

几何重数 = 属于特征值 λ_1 Jordan 块个数.

定理1, 特征值 λ 代数重数 = 属于 λ 的所有 Jordan 块阶数和.

λ_1 几何重数 = 属于 λ_1 的所有 Jordan 块个数.

进一步: $\{e_{11}, e_{21}, \dots, e_{s1}\}$ 为 V_{λ_1} 的一组基.

令 $\psi = \phi - \lambda_1 I_V$, 重改(1).

(1) $\Rightarrow \begin{cases} \psi(e_{11}) = 0, \\ \psi(e_{i2}) = e_{i1}, \\ \vdots \\ \psi(e_{in}) = e_{i,n-1}. \end{cases}$

$e_{1n} \xrightarrow{\psi} e_{1,n-1} \xrightarrow{\psi} e_{1,n-2} \xrightarrow{\psi} \cdots \xrightarrow{\psi} 0.$

定义2, 设 $\psi \in L(V)$, V_0^f 为 ψ -不变子空间, 若 $\exists 0 \neq \alpha \in V_0^f$ 使 $\{\alpha, \psi(\alpha), \dots, \psi^{r-1}(\alpha)\}$ 为 V_0^f -组基, 称 V_0^f 为关于 ψ 的循环子空间, α 称为循环向量.



则接上述 ψ 与重改 (1).

$\Rightarrow \{e_1, \dots, \psi^{r_1}(e_1)\}$ 构成 V_1 -组基.

$\Rightarrow V_i$ 为关于 $\psi = \phi - \lambda_i I_V$ 的循环子空间.

引理 3: 设 $R(\lambda_i) = V_1^{r_1} \oplus V_2^{r_2} \oplus \dots \oplus V_s^{r_s}$, 则 $R(\lambda_i) = \ker(\phi - \lambda_i I_V)^n$.

$$R(\lambda_i) = \ker(\phi - \lambda_i I_V)^n = \{v \in V \mid (\phi - \lambda_i I_V)^n(v) = 0\}.$$

证明: $R(\lambda_i) \subseteq \ker(\phi - \lambda_i I_V)^n$.

$\forall v \in R(\lambda_i)$, 则 $v = v_1 + \dots + v_s, v_i \in V_i$.

对 V_i 的基, $e_{i1}, \xrightarrow{\phi - \lambda_i I_V} e_{i2}, \dots, \xrightarrow{\phi - \lambda_i I_V} 0$.

显然 $(\phi - \lambda_i I_V)^n(e_{ij}) = 0, \forall j. \Rightarrow (\phi - \lambda_i I_V)^n(v_i) = 0$.

$\Rightarrow (\phi - \lambda_i I_V)^n(v) = (\phi - \lambda_i I_V)^n(v_1) + \dots + (\phi - \lambda_i I_V)^n(v_s) = 0.$ n 也可以是 $\max\{n_1, \dots, n_s\}$

再证 $\ker(\phi - \lambda_i I_V)^n \subseteq R(\lambda_i)$.

设 $v \in V$, 在基下坐标 (基为 Jordan 标准型下基), $x = (x_{11} \ x_{12} \ \dots \ x_{1r_1} \ \dots \ x_{skr_k})^T$

要求 $\ker(\phi - \lambda_i I_V)^n$ 即求 x , $(\phi - \lambda_i I_V)^n x = 0$ 即 $(J - \lambda_i I_n)^n x = 0$.

而每个 Jordan 块:

$$(J_{r_i}(\lambda_i) - \lambda_i I_{r_i})^n = \begin{bmatrix} \lambda_i - \lambda_i & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i - \lambda_i \end{bmatrix}_{r_i \times r_i}^n = \begin{cases} 0, & 1 \leq i \leq s, \\ \text{非零阵}, & s < i \leq k \end{cases}$$

$\Rightarrow x_{11} = x_{12} = \dots = x_{1r_1} = 0, s < i \leq k$.

$(x_{11} \ \dots \ x_{1n} \ \dots \ x_{skr_k})$ 为任意.

$\ker(\phi - \lambda_i I_V)^n \subseteq V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_s = R(\lambda_i)$.



定义4: $R(\lambda_1) = \ker(\phi - \lambda_1 I)^n = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$, 称为 λ_1 的根子空间。

注: (1). $R(\lambda_1) = \ker(\phi - \lambda_1 I)^m$ $m = \max\{n, \dots, k\}$, 或 $m = \lambda_1$ -代数重数。

(2). 特征子空间 $\ker(\phi - \lambda_1 I) \subseteq R(\lambda_1)$.

推论5. $\phi \in \mathcal{L}(V)$ 可对角化. $\Leftrightarrow \forall$ 特征值 λ_0 . $R(\lambda_0) = V_{\lambda_0}$.

证明: 由 $R(\lambda_0) \supseteq V_{\lambda_0}$, 则 $R(\lambda_0) = V_{\lambda_0} \Leftrightarrow \dim R(\lambda_0) = \dim V_{\lambda_0}$.

(特征子空间). $(V_1 \oplus \dots \oplus V_k)$.

$\Leftrightarrow \lambda_0$ 的几何重数 = 代数重数 $\Leftrightarrow \phi$ 可对角化.

定理6: $\phi \in \mathcal{L}(V_{\mathbb{C}})$.

(1). 设 ϕ 的初等因子组 $(\lambda - \lambda_1)^{h_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{h_k}$
 $\downarrow \qquad \qquad \qquad \downarrow$
 $V_1 \qquad \qquad \qquad V_k$

则 $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$, V_i 为 $\phi - \lambda_i I$ 的循环子空间。

(2). ϕ 的全特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$, 则

$$V = R(\lambda_1) \oplus \dots \oplus R(\lambda_s).$$

矩阵问题条件和结论在相似关系不改变, 则可把问题化为 Jordan 标准型解决。

Jordan 块成立 $\Rightarrow$ Jordan 标准型成立 $\Rightarrow$ 一般矩阵成立

例: $A \in M_n(\mathbb{C})$, 则 $A = BC$, B, C 为对称阵。

证明: $\exists P$. $P^{-1}AP = J = \text{diag}\{J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)\}$.

$$J_{n_i}(\lambda_i) = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \lambda_i & 1 \\ & & & \lambda_i \end{bmatrix}_{n_i \times n_i} = \begin{bmatrix} S_i & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_i \end{bmatrix}_{n_i \times n_i} \begin{bmatrix} T_i & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}_{n_i \times n_i}$$

令 $S = \text{diag}\{S_1, \dots, S_k\}$. $T = \text{diag}\{T_1, \dots, T_k\}$. $J = ST$. 其中 S, T 对称。



而 $A = PJP^{-1} = PSTP^{-1} = (PSP^T \chi(P^{-1})^T TP^{-1})$ A 写成 2 个对称阵.

计算题: $A \in Mn(C)$, 求 A^k ($k \geq 1$).

$\exists$ 非异阵 P , $P^{-1}AP = J = \text{diag} \{J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)\}$

$$A^k = (PJP^{-1})^k = PJ^kP^{-1} = P \text{diag} \{J_{n_1}(\lambda_1)^k, \dots, J_{n_k}(\lambda_k)^k\} P^{-1}$$

$$J_n(\lambda_0) = \begin{bmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{bmatrix} = \lambda_0 I_n + N, \quad N = \begin{bmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow N^n = 0.$$

$$J_n(\lambda_0)^k = (\lambda_0 I_n + N)^k \quad k \geq n-1.$$

$$= \lambda_0^k I_n + C_k^1 \lambda_0^{k-1} N + \dots + C_k^{n-1} \lambda_0^{k-n+1} N^{n-1}.$$

$$= \begin{bmatrix} \lambda_0^k & C_k^1 \lambda_0^{k-1} & \dots & C_k^{n-1} \lambda_0^{k-n+1} \\ 0 & \lambda_0^k & \ddots & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ 0 & \dots & \dots & \lambda_0^k \end{bmatrix}$$

引理 8. 设 $A, B \in Mn(C)$, A, B 均可对角化, $AB = BA$, A, B 可同时对角化, 即 $\exists$ 非异 P .

$P^{-1}AP, P^{-1}BP$ 为对角阵.

证明: 几何语言. $\phi, \psi \in L(V_C^n)$, ϕ, ψ 可对角化且 $\phi\psi = \psi\phi$, 则 ϕ, ψ 可同时对角化. ($\exists$ 公用基)

对维数 n 归纳.

$n=1$ 显然, 设小于 n 成立, 证 $\dim = n$.

设 ϕ 全体特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$ (不同).

Case 1. $s=1 \Rightarrow \phi = \lambda_1 I_V$

ψ 可对角化, $\exists \{e_1, \dots, e_n\}$, ψ 表示阵为对角
在该基下 ϕ 表示也为 $\lambda_1 I_n$.

Case 2. $s > 1$, 特征子空间 $V_1, \dots, V_s$

由可对角化 $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_s \Rightarrow$

$\dim V_i < n$.

详细证明: $\phi\psi = \psi\phi \Rightarrow V_i$ 均为 ϕ 不变子空间.

$\forall v_i \in V_i, \phi(v_i) = \lambda_i v_i$.

$\phi(\psi(v_i)) = \psi(\phi(v_i)) = \psi(\lambda_i v_i) = \lambda_i \psi(v_i)$

$\Rightarrow \psi(v_i) \in V_i$



作限制, $\phi|_{V_i}, \psi|_{V_i}$ 均可对角化.

$$\phi\psi = \psi\phi \Rightarrow \phi|_{V_i}\psi|_{V_i} = \psi|_{V_i}\phi|_{V_i}$$

由归纳, $\exists V_i$ 基, $\phi|_{V_i}, \psi|_{V_i}$ 在某基下表示阵为对角阵.

将上述 V_i 基拼成 V 基, 拼接 $\phi|_{V_i}, \psi|_{V_i}$ 均成为 ϕ, ψ 为对角阵.

定理9. (Jordan-Chevalley 分解).

设 $A \in M_n(\mathbb{C})$, 则 $A = B + C$, 其中

(1) B 可对角化. (2) C 幂零. (3) $BC = CB$ (4) B, C 均可表示为 A 多项式
并且满足条件(1)(2)(3)的分解唯一.

证明: 设 P 非异: $P^{-1}AP = J = \text{diag}\{J_1, \dots, J_s\}$.

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$ 为 A 全体特征值 $J_1, \dots, J_s$ 为对应根子空间块.

$$J_i = \begin{bmatrix} J_{i1}(\lambda_i) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{i k_i}(\lambda_i) \end{bmatrix}_{m_i} = \lambda_i I + \begin{bmatrix} N_{i1} & & \\ & \ddots & \\ & & N_{i k_i} \end{bmatrix}$$

$\downarrow$ $\downarrow$

M_i N_i

$M_i = \lambda_i I$ 可对角化.

N_i 幂零, ($N_i^{m_i} = 0$).

$$M_i N_i = N_i M_i.$$

$M = \text{diag}\{M_1, \dots, M_s\}$, 对 $N = \text{diag}\{N_1, \dots, N_s\}$, 幂0.

$$MN = NM, \quad J = M + N.$$

J_i 特征多项式 $= (\lambda - \lambda_i)^{m_i}$. (由 C-H) $\Rightarrow (J_i - \lambda_i I)^{m_i} = 0$.

$(\lambda - \lambda_1)^{m_1} \dots (\lambda - \lambda_s)^{m_s}$ 两两互素, 由中国剩余定理, $\exists g(\lambda)$, st.



$$g(\lambda) = (\lambda - \lambda_i)^{m_i} q_i(\lambda) + \lambda_i, \quad \forall 1 \leq i \leq s.$$

$$\Rightarrow g(J_i) = (J_i - \lambda_i I)^{m_i} q_i(J_i) + \lambda_i I = \lambda_i I = M_i.$$

$$\text{而 } g(J) = \text{diag}\{g(J_1), \dots, g(J_s)\} = \text{diag}\{M_1, \dots, M_s\} = M.$$

$$N = J - M = J - g(J).$$

$$A = PJP^{-1} = P(M+N)P^{-1} = PMP^{-1} + PNP^{-1} = B + \overset{\text{可对角化, 零O.}}{C}$$

$$BC = (PMP^{-1})(PNP^{-1}) = PMNP^{-1} = (PNP^{-1})(PMP^{-1}) = CB.$$

$$\cancel{g(B) = g(PMP^{-1}) = Pg(MP^{-1})}$$

$$g(A) = g(PJP^{-1}) = Pg(J)P^{-1} = PMP^{-1} = B. \quad C = A - B = A - g(A)$$

B, C 可表示为 A 的多项式.

下证唯一性: 设 $A = B_1 + C_1$ 满足 (1) - (3). 下证 $B = B_1, C = C_1$.

$$B_1 C_1 = C_1 B_1 \Rightarrow AB_1 = (B_1 + C_1)B_1 = B_1 A$$

$$\text{由 } B = g(A) \xrightarrow{B \text{ 与 } A \text{ 可交}} B \text{ 与 } A \text{ 多项式可交} \Rightarrow BB_1 = B_1 B, \text{ 且还可推出 } CC_1 = C_1 C$$

$$A = B + C = B_1 + C_1 \Rightarrow B - B_1 = C_1 - C$$

$$\text{令 } C_1^r = 0, C^s = 0, (C_1 - C)^{r+s} = 0. \text{ (二项展开).}$$

$$\Rightarrow (B - B_1)^{r+s} = 0.$$

$$\text{由 } BB_1 = B_1 B, \text{ 且 } B, B_1 \text{ 可对角化, 由引理 8, } \exists \text{ 非异 } P, \quad \begin{matrix} \{a_1 \dots a_n\} & \{b_1 \dots b_n\} \\ P^{-1}BP = \text{diag } 1' & P^{-1}B_1P = \text{diag } 2' \end{matrix}$$

$$0 = P^{-1}(B - B_1)^{r+s}P = (P^{-1}BP - P^{-1}B_1P)^{r+s} = \begin{bmatrix} (a_1 - b_1)^{r+s} & & \\ & \ddots & \\ & & (a_n - b_n)^{r+s} \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow B = B_1 \Rightarrow C = C_1.$$



Topic 1. 如何合理选取特征向量求广义特征向量.

例1. $A = \begin{bmatrix} 2 & 6 & -15 \\ 1 & 1 & -5 \\ 1 & 2 & -6 \end{bmatrix}$ 求 P , $P^{-1}AP$ 为 Jordan.

经计算, 初等因子 $(\lambda+1)$ $(\lambda+1)^2$.

$$J = \begin{bmatrix} -1 & 1 & \\ & -1 & 1 \\ & & -1 \end{bmatrix}_{3 \times 3}$$

设 $P = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3]$, 由 $AP = PJ$ 可得:

$$A\alpha_1 = -\alpha_1 \quad A\alpha_2 = -\alpha_2 \quad A\alpha_3 = \alpha_2 - \alpha_3 \Rightarrow (A + I_3)\alpha_3 = \alpha_2.$$

$$A + I_3 = \begin{bmatrix} 3 & 6 & -15 \\ 1 & 2 & -5 \\ 1 & 2 & -5 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & -5 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \beta_1 = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \beta_2 = \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{令 } \alpha_2 = k_1\beta_1 + k_2\beta_2 = [-2k_1 + 5k_2, k_1, k_2]^T.$$

$$r(A + I_3) = r(A + I_3; \alpha_2) \Rightarrow k_1 = k_2 \text{ 有解.}$$

$$\text{令 } \alpha_2 = \beta_1 + \beta_2 = [3, 1, 1]^T \Rightarrow \alpha_3 = [1, 0, 0]^T, \quad \alpha_1 = \beta_1.$$

$$P = \begin{bmatrix} -2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$



Jordan 标准型. 进一步讨论.

Topic 2. 带参数矩阵确定 Jordan 标准型.

- (1) 选取特殊子式求行列式因子.
- (2) 计算几何重数确定 Jordan 块个数.
- (3) 计算极小多项式确定最大 Jordan 块基数.

例: $A = \begin{bmatrix} a & 1 & \cdots & 1 \\ & \ddots & & \\ & & a & \\ & & & a \end{bmatrix}$

解1: $\lambda I - A = \begin{bmatrix} \lambda - a & -1 & \cdots & -1 \\ & \ddots & & \\ & & \lambda - a & \\ & & & \lambda - a \end{bmatrix}$

$$(\lambda I - A) \begin{pmatrix} 1 & \cdots & n-1 \\ 1 & \cdots & n-1 \end{pmatrix} = (\lambda - a)^{n-1}$$

$$(\lambda I - A) \begin{pmatrix} 1 & \cdots & n-1 \\ 2 & \cdots & n \end{pmatrix} = g(\lambda)$$

则由 $g(\lambda) \neq 0$, 则 $(g(\lambda), (\lambda - a)^{n-1}) = 1$.

则由行列式因子定义 $D_{n-1}(\lambda) = D_n(\lambda) / (\lambda - a)^n \Rightarrow$ 不变. $1, \dots, 1, (\lambda - a)^n \Rightarrow J$.

解2. A 特征值 a , 代数重数 n .

$$\text{几何} = n - r(A - aI_n) = n - (n-1) = 1.$$

$$\text{Jordan 块个数为 } 1. \Rightarrow J_n(a).$$

解3. A 特征多项式 $f(\lambda) = (\lambda - a)^n$. 极小: $(\lambda - a)^k, k \leq n$.

下算 k . $A = aI_n + N + N^2 + \cdots + N^{n-1}$ ~~则~~ 则 $(A - aI_n)^{n-1} = (N + \cdots + N^{n-1})^{n-1} \neq 0$.

$\Rightarrow$ 极小 $(\lambda - a)^n \Rightarrow$ 不变. $1, 1, \dots, 1, (\lambda - a)^n \Rightarrow J_n(a)$.



例: $A = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ a+2 & 1 & & \\ 5 & 3 & 1 & \\ 7 & 6 & b+4 & 1 \end{bmatrix}_{4 \times 4}$

解: A 特征值 1.

几何重数 $= 4 - r(A - I_4) = \begin{cases} 1 & \text{若 } a+2 \neq 0 \text{ 且 } b+4 \neq 0. \rightarrow \text{Jordan 块个数 } 1. J_4(1) \\ 2. & \text{若 } a+2=0 \text{ 或 } b+4=0. \end{cases}$

$\text{diag}\{J_k(1), J_{l(1)}\}$. (t. $k \leq l$. 则 $1 \leq k \leq l$. $k+l=4$.)
($l \in [2, 3]$).

算: 极小多项式.

$(A - I_4)^2 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 3(a+2) & 0 & 0 & 0 \\ 6(a+2)+3(b+4) & 3(b+4) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{cases} 0, & \text{若 } a+2=0 \text{ 且 } b+4=0. \sim \text{diag}\{I_4\} \\ \neq 0, & a+2=0 \text{ 或 } b+4 \neq 0 (2\text{-或 } 2). \sim \text{diag}\{I_2, I_2\} \end{cases}$

Topic 3. 循环子空间应用

定义: $\phi \in L(V_K^n)$, $0 \neq \alpha \in V$. 称由 $\{\alpha, \phi(\alpha), \dots\}$ 张成空间记为 $C(\phi, \alpha)$ 称为 ϕ 关于 α 的循环子空间.

引理 2. 若 $\dim C(\phi, \alpha) = m$. 则 $\{\alpha, \dots, \phi^{m-1}(\alpha)\}$ 为 $C(\phi, \alpha)$ 基.

设 $k = \max \{i \in \mathbb{Z}^+ | \alpha, \dots, \phi^{i-1}(\alpha) \text{ 线性无关}\}$.

$\Rightarrow \begin{cases} \alpha, \dots, \phi^{k-1}(\alpha) \text{ 线性无关} \\ \alpha, \dots, \phi^k(\alpha) \text{ 线性相关.} \end{cases}$

$\Rightarrow \phi^k(\alpha)$ 为 $\alpha, \dots, \phi^{k-1}(\alpha)$ 线性组合.

$\forall i \geq k, \phi^i(\alpha)$ 为 $\alpha, \dots, \phi^{k-1}(\alpha)$ 线性组合.

$\Rightarrow \alpha, \dots, \phi^{k-1}(\alpha)$ 为 $C(\phi, \alpha)$ 一组基. $\dim C(\phi, \alpha) = k$.

则 $k = m$.

设 $\phi^m(\alpha) = -a_0\alpha + \dots - a_{m-1}\phi^{m-1}(\alpha)$.



$$\text{令 } g(\lambda) = \lambda^m + a_{m-1}\lambda^{m-1} + \dots + a_0 \in K[\lambda].$$

其实, $C(\phi, \alpha)$ 为包含 α 最小 ϕ -不变子空间.

$\phi|_{C(\phi, \alpha)}$ 在基 $\{\alpha, \phi(\alpha), \dots, \phi^{m-1}(\alpha)\}$ 下表示阵.

$$F = \begin{bmatrix} 1 & & & -a_0 \\ & \ddots & & -a_1 \\ & & \ddots & -a_{m-2} \\ & & & -a_{m-1} \end{bmatrix}_{m \times m} = F(g(\lambda)) \text{ 之定义.}$$

例 3. 1) $\phi(\alpha) = \lambda_0 \alpha, (\lambda_0 \in K, \alpha \neq 0).$

$$C(\phi, \alpha) = L(\alpha).$$

$$\phi(\alpha_i) = \lambda_i \alpha_i, \lambda_1, \dots, \lambda_n \in K \text{ 互异, } \alpha_i \neq 0.$$

$$\text{令 } \alpha = \alpha_1 + \dots + \alpha_n.$$

$$\Rightarrow C(\phi, \alpha) = V \text{ (全空间).}$$

(2). $\phi \in \mathcal{L}(V_K)$ 不变因子 $1, \dots, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda).$

$\exists$ 基 $\{e_1, \dots, e_n\}$, 使 ϕ 表示阵为 $F = \text{diag}\{F(d_1(\lambda)), \dots, F(d_k(\lambda))\}$.

$$[\phi(e_1) \dots \phi(e_n)] = [e_1 \dots e_n] \begin{bmatrix} 1 & & & -a_0 \\ & \ddots & & -a_1 \\ & & \ddots & -a_{m-2} \\ & & & -a_{m-1} \end{bmatrix}$$

$$\phi(e_1) = e_1, \phi(e_2) = e_2, \dots, \phi(e_n) = -a_0 e_1 - \dots - a_{n-1} e_n.$$

$$e_1 \xrightarrow{\phi} e_2 \xrightarrow{\phi} e_3 \dots \rightarrow e_n \xrightarrow{\phi} -\sum_{i=1}^n \beta_i e_i.$$

$$V = C(\phi, e_1) \oplus C(\phi, e_2) \dots \oplus C(\phi, e_k).$$



(4) $\phi \in L(V_C^A)$ 初等因子 $(\lambda - \lambda_1)^{n_1} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$.

$\exists$ 基 $\{e_1, \dots, e_n\}$, ϕ 表示阵为 $J = \text{diag}\{J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)\}$

$\Rightarrow V = C(\phi - \lambda_1 I, e_{i1}) \oplus \cdots \oplus C(\phi - \lambda_k I, e_{ik})$.

命题 4. $V = C(\phi, \alpha)$ 循环空间, $\psi \in L(V)$ 且 $\phi\psi = \psi\phi$.

(1). ψ 由 $\psi(\alpha)$ 的值唯一决定.

(2). $\exists g(\lambda) \in K[\lambda]$, s.t. $\psi = g(\phi)$.

证明: (1) $V = C(\phi, \alpha)$ 基 $\{\alpha, \dots, \phi^{n-1}\alpha\}$.

ψ 由 ψ 在基上作用唯一决定.

$\psi(\phi^i(\alpha)) = \phi^i(\psi(\alpha)), 0 \leq i \leq n-1$.

$\Rightarrow \psi$ 由 $\psi(\alpha)$ 唯一决定.

(2). $\psi(\alpha) = a_0\alpha + a_1\phi(\alpha) + \cdots + a_{n-1}\phi^{n-1}(\alpha)$.

令 $g(\lambda) = a_0 + \cdots + a_{n-1}\lambda^{n-1}$.

$\psi, g(\phi), \psi(\alpha) = g(\phi)(\alpha) \xrightarrow{(1)} \psi = g(\phi)$.

推论 5. (1) $A = F(g(\phi)), AB = BA$.

$\Rightarrow B = g(A)$.

(2). $A = J_n(\lambda_0), AB = BA \Rightarrow B = g(A)$.



求解矩阵法式.

(姚慕生高等代数习题).

求 $\lambda I - A$ 法式, A 为

$$(1) A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \quad (2) A = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 3 & 2 & -2 \\ -5 & 1 & 4 \end{bmatrix} \quad (3) A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 0 & 4 & 0 \\ -1 & 1 & 5 \end{bmatrix}_{3 \times 3}$$

$$\text{diag}\{1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_h(\lambda)\}, d_i(\lambda) | d_{i+1}(\lambda).$$

$$(1) \lambda I - A = \begin{bmatrix} \lambda-1 & -2 & 1 \\ 0 & \lambda-1 & -1 \\ 0 & 0 & \lambda+2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & -2 & \lambda-1 \\ -1 & \lambda-1 & 0 \\ \lambda+2 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\substack{r_2+r_1 \\ r_3+(\lambda+2)r_1}} \begin{bmatrix} 1 & -2 & \lambda-1 \\ 0 & \lambda-3 & \lambda-1 \\ 0 & 2\lambda+4 & -(\lambda+1)(\lambda+2) \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{\substack{C_2+2C_1 \\ C_3+(1-\lambda)C_1}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda-3 & \lambda-1 \\ 0 & 2\lambda+2 & -(\lambda+1)(\lambda+2) \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & \lambda-1 \\ 0 & (\lambda+2)(\lambda+1) & -(\lambda+1)(\lambda+2) \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -\frac{\lambda-1}{2} \\ 0 & (\lambda+2)(\lambda+1) & -(\lambda+1)(\lambda+2) \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & (\lambda+1)^2(\lambda+2) \end{bmatrix}$$

$A \rightarrow \lambda I - A$ 法式 $\rightarrow$ 不变因子 $\rightarrow$ 初等因子 $\rightarrow J$



同理 (3)

$$\lambda I - A = \begin{bmatrix} \lambda-3 & -1 & -1 \\ 0 & \lambda+4 & 0 \\ 1 & -1 & \lambda-5 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & -1 & \lambda-5 \\ 0 & \lambda+4 & 0 \\ \lambda-3 & -1 & -1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & -1 & \lambda-5 \\ 0 & \lambda+4 & 0 \\ 0 & \lambda-4 & -(\lambda+4)^2 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda+4 & 0 \\ 0 & 0 & (\lambda+4)^2 \end{bmatrix}$$



矩阵函数.

定义 9.1.1. $\sum_{n=1}^{+\infty} a_n$ 收敛 $\stackrel{\text{def}}{\iff}$ 部分和 $\{s_n\}$ 收敛

$$\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = S, \text{ 则 } \sum_{n=1}^{+\infty} a_n = S$$

定义 9.1.3 (Cauchy 判别). 正项级数 $\sum_{n=1}^{+\infty} a_n$ 令 $r = \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{a_n}$.

(1) $r < 1$, $\sum_{n=1}^{+\infty} a_n$ 收敛. (2) $r > 1$, 发散. (3) $r = 1$ 失效.

定义: $\sum_{n=0}^{+\infty} a_n x^n$ 为幂级数, 令 $A = \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|a_n|}$

$$\text{定义 } R = \begin{cases} +\infty, & A = 0. \\ \frac{1}{A}, & A \in (0, +\infty) \\ 0, & A = +\infty. \end{cases}$$

R 称为幂级数收敛半径.

定理 10.3.1. (Cauchy-Hadamard 定理).

若 $|x| < R$, 则 $\sum_{n=0}^{+\infty} a_n x^n$ 绝对收敛. $|x| > R$, 发散. $|x| = R$, 另行判别.

定理 10.3.6. (逐项求导):

幂级数 $f(x) = \sum_{n=0}^{+\infty} a_n x^n$ 在 $|x| < R$ 时逐项求导.

且 $f(x)$ 收敛半径为 R .



复幂级数 $f(z) = \sum_{n=0}^{\infty} a_n z^n$. $a_i \in \mathbb{C}$, $z \in \mathbb{C}$.

$$e^z = 1 + z + \frac{z^2}{2!} + \dots \quad R = +\infty.$$

$$\sin z = z - \frac{z^3}{3!} + \dots \quad R = +\infty.$$

$$\cos z = 1 - \frac{z^2}{2!} + \dots \quad R = +\infty.$$

$$\ln(1+z) = z - \frac{z^2}{2} + \frac{z^3}{3} + \dots \quad R = 1$$

$$f(z) = a_0 + a_1 z + \dots + a_p z^p \in \mathbb{C}[z]$$

$$A \in M_n(\mathbb{C}).$$

$$f(A) = a_0 + a_1 A + \dots + a_p A^p$$

设 P 为非异阵. $P^{-1}AP = J = \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1), \dots, J_{r_k}(\lambda_k)\}$

$$f(A) = f(PJP^{-1}) = P f(J) P^{-1} = P \{f(J_{r_1}(\lambda_1)) \dots f(J_{r_k}(\lambda_k))\} P^{-1}$$

$$J_{r_i}(\lambda_i) = \lambda_i I + N, \quad N = J_{r_i}(0).$$

→ Taylor 展开: $f(z) = f(\lambda_i) + \frac{f'(\lambda_i)}{1!}(z-\lambda_i) + \dots + \frac{f^{(p)}(\lambda_i)}{p!}(z-\lambda_i)^p$

$$f(J_{r_i}(\lambda_i)) = f(\lambda_i)I + \frac{f'(\lambda_i)}{1!}N + \dots + \frac{f^{(n-1)}(\lambda_i)}{(n-1)!}N^{n-1}$$

$$= \begin{bmatrix} f(\lambda_i) & \dots & \frac{f^{(n-1)}(\lambda_i)}{(n-1)!} \\ & \ddots & \vdots \\ & & f(\lambda_i) \end{bmatrix}$$



定义1. 设矩阵序列 $\{A_p\}$. $A_p = \begin{bmatrix} a_{11}^{(p)} & \dots & a_{1n}^{(p)} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1}^{(p)} & \dots & a_{mn}^{(p)} \end{bmatrix}_{n \times n}$

以及矩阵 $B = (b_{ij})_{n \times m}$.

若 $\forall (i, j)$, 数列 $\{a_{ij}^{(p)}\}$ 收敛到 b_{ij} , 即 $\lim_{p \rightarrow \infty} a_{ij}^{(p)} = b_{ij}$.

则称矩阵序列收敛至 B . $\lim_{p \rightarrow \infty} A_p = B$.

否则称矩阵序列 $\{A_p\}$ 发散.

$$\text{例: } A_p = \begin{bmatrix} 1 + \frac{1}{p} & \frac{1}{p^2} \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \xrightarrow{p \rightarrow \infty} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$

定义2. $f(z) = \sum_{i=0}^{+\infty} a_i z^i$ 为幂级数. $f_p(z) = a_0 + a_1 z + \dots + a_p z^p$ 为部分和.

设 $A \in M_n(\mathbb{C})$, 得到矩阵序列 $\{f_p(A)\}_{p=0}^{+\infty}$. 若矩阵序列 $\{f_p(A)\}_{p=0}^{+\infty}$ 收敛到 B .

则称: $\sum_{i=0}^{+\infty} a_i A^i = a_0 I_n + a_1 A + \dots$ 收敛到 B . 记为 $f(A) = B$.

$f(x) = a_0 I + a_1 x + \dots$ 矩阵函数.

定理3. 设 $f(z) = \sum_{i=0}^{+\infty} a_i z^i$ 为复幂级数, 收敛半径 R :

(1) $f(x)$ 收敛 $\Leftrightarrow \forall p$ 非零 $f(p^{-1} x p)$ 收敛.

(2) $X = \text{diag}\{x_1, \dots, x_k\}$, 则 $f(X)$ 收敛 $\Leftrightarrow f(x_i)$ 收敛.

(3) Jordan $J_{ri}(\lambda_i)$, 若 $|\lambda_i| < R$, 则 $f(J_{ri}(\lambda_i))$ 收敛.



证明: 设 $f(z) = \sum_{i=0}^{\infty} a_i z^i$ 为部分和.

$$(1). f_p(P^{-1}XP) = P^{-1}f_p(X)P$$

$$f(X) \text{ 收敛} \stackrel{\text{def}}{\iff} \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(X) \text{ 存在} \iff \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(P^{-1}XP) \text{ 存在} \stackrel{\text{def}}{\iff} f(P^{-1}XP) \text{ 收敛.}$$

$$\textcircled{2} f(P^{-1}XP) = \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(P^{-1}XP) = \lim_{p \rightarrow \infty} P^{-1}f_p(X)P = P^{-1}f(X)P$$

$$(2). f_p(X) = \text{diag}\{f_p(x_1) \dots f_p(x_k)\}.$$

$$f(X) \text{ 收敛} \stackrel{\text{def}}{\iff} \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(X) \text{ 存在} \iff \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(x_i) \text{ 存在} \iff f(x_1) \dots f(x_k) \text{ 收敛}$$

$$f(X) = \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(X) = \lim_{p \rightarrow \infty} \text{diag}\{f_p(x_1) \dots f_p(x_k)\} = \text{diag}\{f(x_1) \dots f(x_k)\}$$

$$(3) f_p(J_n(\lambda_i)) = \begin{bmatrix} f_p(\lambda_i) & \dots & \frac{1}{(n-1)!} f_p^{(n-1)}(\lambda_i) \\ & \ddots & \vdots \\ & & f_p(\lambda_i) \end{bmatrix}$$

$$f(J_n(\lambda_i)) \text{ 收敛} \iff \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(J_n(\lambda_i)) \text{ 存在} \iff \lim_{p \rightarrow \infty} f_p^{(n)}(\lambda_i) \text{ 存在.}$$

$$\text{因 } |\lambda_i| < R, \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(\lambda_i) = f(\lambda_i), \lim_{p \rightarrow \infty} f_p^{(n-1)}(\lambda_i) = f^{(n-1)}(\lambda_i).$$

$$f(J_n(\lambda_i)) = \lim_{p \rightarrow \infty} f_p(J_n(\lambda_i)).$$



定理 1. $f(z) = \sum_{i=0}^{\infty} a_i z^i$ 收敛半径 R .

$A \in M_n(\mathbb{C})$, 谱 $\sigma(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$.

$$\rho(A) = \max\{|\lambda_1|, \dots, |\lambda_n|\}.$$

(1) 若 $\rho(A) < R$, 则 $f(A)$ 收敛.

(2) 若 $\rho(A) > R$, 则 $f(A)$ 发散.

(3) 若 $\rho(A) = R$, 对所有模长为 R 的 λ_i , 并设初等因子最大幂 n_i .

则 $f(A)$ 收敛 $\Leftrightarrow f(\lambda_1) \dots f^{(n_i-1)}(\lambda_i)$ 收敛.

(4) 若 $f(A)$ 收敛, 则 $f(A)$ 特征值 $f(\lambda_1) \dots f(\lambda_n)$.

证明: $\exists$ 非异 P , $P^{-1}AP = J = \text{diag}\{J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)\}$

$f(A)$ 收敛 $\Leftrightarrow f(J)$ 收敛 $\Leftrightarrow f(J_{n_i}(\lambda_i))$ 收敛.

(1) 若 $\rho(A) < R \Rightarrow f(J_{n_i}(\lambda_i))$ 收敛.

(2) $\rho(A) > R, \exists \lambda_i, |\lambda_i| > R \Rightarrow f(\lambda_i)$ 发散 $\Rightarrow f(J_{n_i}(\lambda_i))$ 发散.

(3) $\rho(A) = R$ 若 $|\lambda_i| < R$, $f(J_{n_i}(\lambda_i))$ 收敛.

$|\lambda_i| = R$, $f(J_{n_i}(\lambda_i)) \xrightarrow{\text{收敛}} \lim_{p \rightarrow \infty} f^{(p)}(\lambda_i) \dots \lim_{p \rightarrow \infty} f^{(n_i-1)}(\lambda_i)$ 存在.

$\Leftrightarrow f(\lambda_i) \dots f^{(n_i-1)}(\lambda_i)$ 收敛.

(4) $f(A) = f(PJP^{-1}) = P f(J) P^{-1} = P \text{diag}\{f(J_{n_1}(\lambda_1)), \dots, f(J_{n_k}(\lambda_k))\} P^{-1}$.

$\Rightarrow f(A)$ 特征值 $f(\lambda_1) \dots f(\lambda_n)$.



$$\forall A \in M_n(\mathbb{C}).$$

$$e^A \stackrel{\text{def}}{=} I_n + \frac{A}{1!} + \dots$$

$$\sin A = A - \frac{A^3}{3!} + \dots$$

$$\cos A = I_n - \frac{A^2}{2!} + \frac{A^4}{4!} + \dots$$

$$\ln(I_n + A) = A - \frac{A^2}{2} + \frac{A^3}{3} + \dots \quad \rho(A) < 1.$$

注: 矩阵函数不可套用数值函数性质

$$e^X \cdot e^Y = e^Y \cdot e^X = e^{X+Y}$$

$$A, B \in M_n(\mathbb{C}) \quad A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

$$\begin{cases} e^A \cdot e^B \neq e^B \cdot e^A \\ e^A \cdot e^B \neq e^{A+B}. \end{cases}$$

例: $AB = BA$, 上式成立.

例: $A \in M_n(\mathbb{C})$, 求 e^{tA} .

$$\text{解: } f(z) = e^{tz} \quad f^{(1)}(z) = t e^{tz}$$

$$P^{-1}AP = J = \text{diag} \{ J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k) \}.$$

$$e^{tA} = f(A) = P f(J) P^{-1} = P \text{diag} \{ f(J_{n_1}(\lambda_1)), \dots, f(J_{n_k}(\lambda_k)) \} P^{-1}$$

$$e^{tJ_{n_i}(\lambda_i)} = \begin{bmatrix} e^{t\lambda_i} & te^{t\lambda_i} & \dots & \frac{t^{n_i-1}}{(n_i-1)!} e^{t\lambda_i} \\ & e^{t\lambda_i} & & \vdots \\ & & \ddots & te^{t\lambda_i} \\ & & & e^{t\lambda_i} \end{bmatrix}_{n_i \times n_i} = e^{t\lambda_i} \begin{bmatrix} 1 & t & \frac{t^2}{2!} & \dots & \frac{t^{n_i-1}}{(n_i-1)!} \\ & 1 & t & & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & t \\ & & & 1 & t \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$



8.1 二次型的化简与矩阵的合同

$\mathbb{R}^n$ 中坐标 $(x_1, \dots, x_n)$

$f(x_1, \dots, x_n)$: 二次多项式.

$H = \{(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n \mid f(a_1, \dots, a_n) = 0\}$. $\leftarrow$ 二次超曲面.

问题: 给出二次超曲面分类.

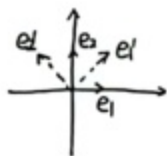
$n=2$, 二次曲线.

$n=3$, 二次曲面, 共 17 类.

一般二次曲面方程. $ax^2 + bxy + cy^2 + dx + ey + f = 0$.

step 1. 通过坐标轴旋转 消交错项 xy .

step 2. 通过坐标轴平移 消低次项.



$$[e_1', e_2'] = [e_1, e_2] \begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix}$$

step 1. 通过坐标向量 非异线性变换, 消去 $f(x_1, \dots, x_n)$ 中交错项, $x_i x_j, i \neq j$.

使得二次项中仅含平方项

step 2. 通过坐标平移, 消低次项.



定义1. 数域 K 上 n 元二次齐次多项式, n 元

$$f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n x_i^2 a_{ii} + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{ij} x_i x_j.$$

例: $f(x, y) = x^2 + 3xy + y^2$

构造 K 上对称阵:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & & & \\ \vdots & & & \\ a_{n1} & \cdots & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}_{n \times n} \quad a_{ij} = a_{ji}, \quad \forall i, j.$$

$$\text{令 } X = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad X^T A X = [x_1 \cdots x_n] (a_{ij})_{n \times n} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

映射: $\phi: \{K \text{ 上 } n \text{ 阶对称}\} \rightarrow \{n \text{ 元二次型}\}.$

$$A \mapsto X^T A X.$$

1°. ϕ 为满映射.

2°. ϕ 为单射. A, B 对称.

$$X^T A X = X^T B X.$$

$$\sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{ij} x_i x_j = \sum_{i=1}^n b_{ii} x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} b_{ij} x_i x_j.$$

$$\Rightarrow a_{ij} = b_{ij}, \quad \forall i, j. \quad a_{ij} = b_{ij}, \quad \forall 1 \leq i < j \leq n. \Rightarrow A = B.$$

例: $f(x, y) = x^2 + 3xy + y^2 \iff \begin{bmatrix} 1 & \frac{3}{2} \\ \frac{3}{2} & 1 \end{bmatrix}.$

例: $\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & -\sqrt{2} \\ \frac{1}{2} & -1 & 0 \\ -\sqrt{2} & 0 & 2 \end{bmatrix} \iff x_1^2 - x_2^2 + 2x_3^2 + x_1 x_2 - 2\sqrt{2} x_1 x_3.$



设 V 为数域 K 上 n 维线性空间.

$\{e_1, \dots, e_n\}$ 为一组基, $\forall d \in V \longleftrightarrow$ 坐标 $x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$.

二次型 $f(x_1, \dots, x_n)$ 看成 V 上函数.

另取基 $\{f_1, \dots, f_n\}$, $\{f_1, \dots, f_n\} = \{e_1, \dots, e_n\}C$

$\forall d \in V, \longleftrightarrow$ 新坐标 $y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} \Rightarrow x = Cy$.

$$f(x_1, \dots, x_n) = x^T A x = (Cy)^T A (Cy) = y^T (C^T A C) y = g(y_1, \dots, y_n).$$

$$f(x_1, \dots, x_n) \xleftrightarrow{1 \leftrightarrow 1} A \xleftrightarrow[\text{非异变换}]{\text{坐标向量}} g(y_1, \dots, y_n) \longleftrightarrow C^T A C$$

定义2. $A, B \in M_n(K)$, 若 $\exists$ 非异 C , 使 $B = C^T A C$, 则 A, B 具有合同关系.

命题3. 合同关系是等价关系.

证明: (1) 反身. $A = I_n^T A I_n$

(2) 对称 $B = C^T A C \quad A = (C^{-1})^T B C^{-1}$

(3) 传递. $B = C^T A C \quad D = H^T B H, \quad D = (CH)^T A (CH)$

回顾, 二次型 $f(x_1, \dots, x_n) \xrightarrow[x=Cy]{\text{非异}} g(y_1, \dots, y_n)$ 仅含平方项.

$$\begin{array}{ccc} \updownarrow & & \updownarrow \\ A & \xrightarrow{\text{合同变换}} & C^T A C \text{ 为对角阵.} \end{array}$$

引理4. 下列变换为合同变换, 称为对称初等变换.

(I) 对换 A 第 i 行与第 j 行, 第 i 列与第 j 列.

$$P_{ij} A P_{ij} \quad P_{ij}^T = P_{ij}$$

(II). A 的第 i 行乘 C , 第 i 列乘 C

$$P_i(C) A P_i(C), \quad P_i(C)^T = P_i(C)$$

(III). A 的第 i 行 $\times C +$ 第 j 行上, 列同理.

$$T_{ij}(C) A T_{ij}(C), \quad T_{ij}(C)^T = T_{ij}(C)$$



引理5. $A \neq 0$ 为 K 上对称阵, 则 $\exists$ 非异 C , $C^T A C$ 第 $(1,1)$ 元非0.

设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$. 若 $a_{11} \neq 0$ ✓

若: $a_{11} = 0$, 若 $\exists 2 \leq i \leq n, a_{1i} \neq 0$.

$$A = \begin{bmatrix} 0 & & \\ & \ddots & \\ & & a_{ii} \\ & & & \ddots \end{bmatrix} \xrightarrow[\substack{\text{第1类} \\ P_{ij} A P_{ij}}]{\text{第1类}} \begin{bmatrix} a_{ii} & & \\ & \ddots & \\ & & 0 \\ & & & \ddots \end{bmatrix}$$

下证 $a_{ii} = 0, \forall i$. 由 $A \neq 0, \exists a_{ij} \neq 0, 1 \leq i \leq j \leq n$.

$$A = \begin{bmatrix} 0 & \cdots & a_{ij} \\ & \ddots & \\ a_{ji} & \cdots & 0 \end{bmatrix}_{n \times n} \xrightarrow[\substack{\text{第3类} \\ T_{ij}(1) A T_{ij}(1)}]{\text{第3类}} \begin{bmatrix} a_{ij} & \cdots & a_{ij} \\ & \ddots & \\ a_{ji} & \cdots & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{重复前}} \text{得证}$$

定理6. 设 $A \in M_n(K)$, 且对称, 则存在 K 上非异 C , $C^T A C$ 为对角阵.

证明: $n=1$ 显然 (阶数)

设小于 n 成立. 证 n .

若 $A=0$ 成立.

若 $A \neq 0$, 不妨设 $a_{11} \neq 0$ (引理5).

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1i} \\ \vdots & & \\ a_{i1} & \cdots & \end{bmatrix} \xrightarrow[\text{若干次}]{T_{ij}(-\frac{a_{1i}}{a_{11}}) A T_{ij}(-\frac{a_{1i}}{a_{11}})} \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & B_{(n-1) \times (n-1)} \end{bmatrix} \quad \text{其中 } B \text{ 为 } (n-1) \text{ 阶对称}$$

则由归纳, $\exists D \in M_{n-1}(K)$, $D^T B D$ 为 Λ

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & D^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & 0 \\ 0 & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & \\ & \Lambda \end{bmatrix}$$



推论 7. 合同变换为若干次对称初等变换且台.

证明: $A \rightarrow C^T A C$ C 非异.

$$\Rightarrow C = P_1 \cdots P_r \quad P_i \text{ 初等}$$

$$\begin{aligned} C^T A C &= (P_1 \cdots P_r)^T A (P_1 \cdots P_r) \\ &= P_r^T (\cdots P_2^T (P_1^T A P_1) P_2 \cdots) P_r \end{aligned}$$

定义 8. 下列变换为分块初等变换 也为合同变换.

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \quad A_{12}^T = A_{21}$$

(I). 对换第 i 分块行与第 j 分块行 分块列同理.

(II). 第 i 行左乘非异 M . i 列右乘 M^T $P_i(M) A P_i(M^T)$

(III). 第 i 块行左乘 M 加到第 j 块行
第 i 块列右乘 M^T 加到第 j 块列.

二次型的化简.

一. 配方法.

$$\text{基本方式. } \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j$$

步骤: (1) 把 x_1 所有项表完全平方 (消 x_1)

(2) 剩 $x_2 \cdots$ (消 x_2)

$\vdots$

($n-1$). 消 (x_{n-1})



$$\text{例 1. } f = x_1^2 + 2x_1x_2 - 4x_1x_3 - 3x_2^2 - 6x_2x_3 + x_3^2$$

$$= (x_1^2 + 2x_1x_2 - 4x_1x_3 + x_2^2 + 4x_3^2 - 4x_2x_3) - 4x_2^2 - 3x_3^2 - 2x_2x_3.$$

$$= (x_1 + x_2 - 2x_3)^2 - 4(x_2^2 + \frac{1}{4}x_2x_3 + \frac{1}{16}x_3^2) - \frac{11}{4}x_3^2$$

$$= (x_1 + x_2 - 2x_3)^2 - 4(x_2 + \frac{1}{4}x_3)^2 - \frac{11}{4}x_3^2$$

$$\begin{cases} y_1 = x_1 + x_2 - 2x_3 \\ y_2 = x_2 + \frac{1}{4}x_3 \\ y_3 = x_3 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = y_1 - y_2 + \frac{9}{4}y_3 \\ x_2 = y_2 - \frac{1}{4}y_3 \\ x_3 = y_3 \end{cases} \quad C = \begin{bmatrix} 1 & -1 & \frac{9}{4} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{4} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad x = Cy$$

$$f = y_1^2 - 4y_2^2 - \frac{11}{4}y_3^2$$

注: (1). 配方求得过渡阵为非异上三角阵.

(2). 有时明显配方无法保证过渡阵非异, 则不正确.

$$\text{例 2. } f = 2x_1^2 + 2x_2^2 + 2x_3^2 - 2x_1x_2 + 2x_2x_3 + 2x_3x_1.$$

$$= (x_1 - x_2)^2 + (x_2 + x_3)^2 + (x_3 + x_1)^2. \quad \times$$

(3) 若只含交错项, 利用下方法化简.

$$\text{例 3: } f = 2x_1x_2 - x_1x_3 + x_1x_4 - x_2x_3 + x_2x_4 - 2x_3x_4.$$

$$\begin{cases} x_1 = y_1 + y_2 \\ x_2 = y_1 - y_2 \\ x_3 = y_3 \\ x_4 = y_4 \end{cases} \Rightarrow f = 2y_1^2 - 2y_2^2 - 2y_1y_3 + 2y_1y_4 - 2y_2y_3 - 2y_2y_4 - 2y_3y_4$$

$$= 2(y_1^2 - y_1y_3 + y_1y_4 + \frac{1}{4}y_3^2 + \frac{1}{4}y_4^2 - \frac{1}{2}y_3y_4) - 2y_2^2 - \frac{1}{2}(y_3 + y_4)^2$$

$$= 2(y_1 - \frac{1}{2}y_3 + \frac{1}{2}y_4)^2 - 2y_2^2 - \frac{1}{2}(y_3 + y_4)^2$$



$$\begin{cases} z_1 = y_1 - \frac{1}{2}y_3 + \frac{1}{2}y_4 \\ z_2 = y_2 \\ z_3 = y_3 + y_4 \\ z_4 = y_4 \end{cases}$$

二、对称初等变换法.

A 对称: $\exists$ 非异阵 C, $C^T A C = \Lambda$, 对角阵, $C = P_1 \cdots P_r$, P_i 为初等阵.

方法: $[A; I_n]$ 实施行变换, 再对左边阵做对称列变换, 直到左侧为 Λ .

右侧矩阵恰为过渡阵转置.

$$[A; I_n] \rightarrow [P_1^T A P_1; P_1^T] \rightarrow [B^T P_1^T A P_1 P_2; B^T P_1^T] \rightarrow \cdots \rightarrow [(R \cdots R)^T A (R \cdots R); (R \cdots R)^T]$$

例 4: $f = x_1^2 - 3x_2^2 - 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 6x_2x_3$.

$$[A; I_3] = \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & -3 & -3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -3 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{\text{行}} \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & -2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -1 & -1 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

$$\xrightarrow{\text{列}} \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & -2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -1 & -1 & 0 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow[r_3 - \frac{1}{2}r_2]{\text{行}} \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & -2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 1 \end{array} \right]$$

$$\xrightarrow{\text{列}} \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 1 \end{array} \right]$$

$$f = y_1^2 - 4y_2^2 \quad C = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -\frac{3}{2} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad x = Cy$$



例5:

$$f = 2x_1x_2 + 4x_1x_3 - 4x_2x_3.$$

$$\text{解: } [A; I_n] = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & | & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -2 & | & 0 & 1 & 0 \\ 2 & -2 & 0 & | & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{r_1+r_2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & | & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -2 & | & 0 & 1 & 0 \\ 2 & -2 & 0 & | & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 & | & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -2 & | & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 0 & | & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_2 - \frac{1}{2}r_1} \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 & | & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{2} & 2 & | & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & -2 & 0 & | & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & | & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{2} & 2 & | & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & -2 & 0 & | & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & | & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{2} & 0 & | & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 8 & | & 2 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$f = 2y_1^2 - \frac{1}{2}y_2^2 + 8y_3^2 \quad C = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & 2 \\ 1 & \frac{1}{2} & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad x = Cy$$

惯性定理.

一, 实二次型, 实对称阵. $f \longleftrightarrow x^T A x, A \in \mathbb{R}^{n \times n}$.

$\exists$ 非异阵 $C \in M_n(\mathbb{R}), C^T A C = \text{diag}\{d_1, \dots, d_r\}$.

对换主对角元为合同变换, $= \text{diag}\{d_1, \dots, d_r, 0, \dots, 0\}, d_i \neq 0$.

$$r(A) = r(C^T A C) = r$$

$\Rightarrow$ 秩为合同关系下不变量 (实对称阵).

$$f = d_1 x_1^2 + d_2 x_2^2 + \dots + d_r x_r^2 \quad \text{设 } d_1 > 0, \dots, d_p > 0, d_{p+1} < 0, \dots, d_r < 0.$$

$$\text{令 } y_i = \sqrt{|d_i|} x_i, 1 \leq i \leq p, \quad y_j = \sqrt{|d_j|} x_j, p+1 \leq j \leq r.$$

$$y_k = x_k, p+1 \leq k \leq n, \quad \text{为非异变换.}$$

$$\Rightarrow f = y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2 \quad \text{规范标准型.}$$



定理1. (惯性定理). 设 f 还有一个规范型.

$$f = z_1^2 + \cdots + z_k^2 - z_{k+1}^2 - \cdots - z_r^2$$

看上述 $y_1^2 + \cdots + y_p^2 - \cdots - y_r^2$. 则 $p=k$.

证明: 设 $x = By$, $x = Cz$, B, C 非异.

$$f = y_1^2 + \cdots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \cdots - y_r^2$$

$$f = z_1^2 + \cdots + z_k^2 - z_{k+1}^2 - \cdots - z_r^2 \quad (*)$$

$$\Rightarrow Z = C^{-1}By \quad C^{-1}B = (C_{ij})_{nm}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} z_1 = C_{11}y_1 + C_{12}y_2 + \cdots + C_{1n}y_n \\ \vdots \\ z_n = C_{n1}y_1 + \cdots + C_{nn}y_n \end{cases}$$

利用反证法: 若 $p > k$, 将 $y_1, \dots, y_n$ 看成未知元.

$$\begin{cases} C_{11}y_1 + \cdots + C_{1n}y_n = 0 \\ \vdots \\ C_{k1}y_1 + \cdots + C_{kn}y_n = 0 \\ y_{p+1} = 0 \\ \vdots \\ y_n = 0 \end{cases}$$

系数矩阵秩 $< n$. 线性方程组有非0解.

$$y_1 = a_1, \dots, y_p = a_p, y_{p+1} = 0, \dots, y_n = 0$$

$$a_1, \dots, a_p \text{ 不全为 } 0, \text{ 代入 } (*)$$

$$\text{左} = a_1^2 + \cdots + a_p^2 > 0$$

$$\text{右} = -z_{k+1}^2 - \cdots - z_r^2 \leq 0. \text{ 矛盾}$$

同理 $p < k$ 不成立, 则 $p=k$.



定义2. f 有一规范标准型,

$$f = y_1^2 + \cdots y_p^2 - y_{p+1}^2 - \cdots - y_r^2$$

称 r 为二次型 f 秩, p 为 f 正惯性指数, $q = r - p$ 为负惯性指数.

$s = p - q$, 为符号差.

$$\text{由 } r, s: \Rightarrow p = \frac{1}{2}(r+s) \quad q = \frac{1}{2}(r-s).$$

$$p, q \Rightarrow r = p+q, \quad s = p-q.$$

定理3. 秩和符号差(或正负惯性指数)为实二次型在合同关系下全系不变量

证明: 设实对称阵 A, B , 秩 $= r$, 符号差 $= s$.

$$p = \frac{1}{2}(r+s) \quad q = \frac{1}{2}(r-s)$$

A 合同于 $\text{diag} \{ \underbrace{1, \dots, 1}_p, \underbrace{-1, \dots, -1}_q, 0, \dots, 0 \}$

B 合同于 $\text{diag} \{ 1, \dots, 1, -1, \dots, -1, 0, \dots, 0 \}$.

$\Rightarrow A$ 合同于 B .

$$\begin{bmatrix} I_p & \\ & -I_q \\ & & 0 \end{bmatrix}$$

二, 复二次型, 复对称阵.

$f = X^T A X$, 非异 $C \in M_n(\mathbb{C})$, $C^T A C = \text{diag} \{ d_1, \dots, d_r, 0, \dots, 0 \}$, $d_i \neq 0$.

$$f = d_1 y_1^2 + \cdots + d_r y_r^2 = (\sqrt{d_1} y_1)^2 + \cdots + (\sqrt{d_r} y_r)^2.$$

$f = z_1^2 + \cdots + z_r^2$ 复数情况下全系不变量.

$$\begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$



正定型与正定矩阵

定义1. 设 $f(x_1, \dots, x_n) = x^T A x$ 为实二次型.

$\forall 0 \neq \alpha \in \mathbb{R}^n$	$\alpha^T A \alpha$	f	A
	> 0	正定型	正定阵
	≥ 0	半正定型	半正定阵
	< 0	负定型	负定阵
	≤ 0	半负定型	半负定阵

$\exists \alpha \in \mathbb{R}^n$ $\alpha^T A \alpha > 0$
 $\exists \beta \in \mathbb{R}^n$ $\beta^T A \beta < 0$ 则为不定型.

例: (1). $f = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2$ 正定型.

(2) $f = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_r^2$, $r < n$. 半正定型.

(3) $f = -x_1^2 - \dots - x_r^2$. 负定型.

定理2: 设实二次型 $f(x_1, \dots, x_n)$ 秩 r , 正负惯性指数 p, q .

(1) f 正定 $\iff p = n$

(2) f 半正定 $\iff p = r$, $r < n$

(3) f 负定 $\iff q = n$.

(4) f 半负定 $\iff q = r$, $r < n$

(5) f 不定 $\iff p > 0, q > 0$



定义2. f 有一规范标准型,

$$f = y_1^2 + \cdots y_p^2 - y_{p+1}^2 - \cdots - y_r^2$$

称 r 为二次型 f 秩, p 为 f 正惯性指数, $q = r - p$ 为负惯性指数,

$s = p - q$, 为符号差.

$$\text{由 } r, s: \Rightarrow p = \frac{1}{2}(r+s) \quad q = \frac{1}{2}(r-s).$$

$$p, q \Rightarrow r = p+q, \quad s = p-q.$$

定理3. 秩和符号差(或正负惯性指数)为实二次型在合同关系下全系不变量

证明: 设实对称阵 A, B , 秩 $= r$, 符号差 $= s$.

$$p = \frac{1}{2}(r+s) \quad q = \frac{1}{2}(r-s)$$

A 合同于 $\text{diag} \{ \underbrace{1, \dots, 1}_p, \underbrace{-1, \dots, -1}_q, 0, \dots, 0 \}$

B 合同于 $\text{diag} \{ 1, \dots, 1, -1, \dots, -1, 0, \dots, 0 \}$.

$\Rightarrow A$ 合同于 B .

$$\begin{bmatrix} I_p & & \\ & -I_q & \\ & & 0 \end{bmatrix}$$

二, 复二次型, 复对称阵.

$f = X^T A X$, 非异 $C \in M_n(\mathbb{C})$, $C^T A C = \text{diag} \{ d_1, \dots, d_r, 0, \dots, 0 \}$, $d_i \neq 0$.

$$f = d_1 y_1^2 + \cdots + d_r y_r^2 = (\sqrt{d_1} y_1)^2 + \cdots + (\sqrt{d_r} y_r)^2.$$

$f = z_1^2 + \cdots + z_r^2$ 复数情况下全系不变量..

$$\begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$



正定型与正定矩阵

定义1. 设 $f(x_1, \dots, x_n) = X^T A X$ 为实二次型.

$\forall 0 \neq \alpha \in \mathbb{R}^n$	$\alpha^T A \alpha$	f	A
> 0	正定型	正定阵	
≥ 0	半正定型	半正定阵	
< 0	负定型	负定阵	
≤ 0	半负定型	半负定阵	

$\exists \alpha \in \mathbb{R}^n$ $\alpha^T A \alpha > 0$
 $\exists \beta \in \mathbb{R}^n$ $\beta^T A \beta < 0$ 则为不定型.

例: (1). $f = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2$ 正定型.

(2) $f = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_r^2$, $r < n$. 半正定型.

(3) $f = -x_1^2 - \dots - x_n^2$. 负定型.

定理2: 设实二次型 $f(x_1, \dots, x_n)$ 秩 r , 正负惯性指数 p, q .

(1) f 正定 $\iff p = n$

(2) f 半正定 $\iff p = r$, $r < n$

(3) f 负定 $\iff q = n$.

(4) f 半负定 $\iff q = r$, $r < n$

(5) f 不定 $\iff p > 0, q > 0$



(1) $\sim$ (b) 证明类似.

(1). 充分性 $p=n$. 则 $\exists$ 非异线性变换 $x=Cy$.

$$\text{使得 } f = y_1^2 + \dots + y_n^2$$

任取 $\alpha \neq 0$, $\alpha = [\alpha_1 \dots \alpha_n]^T \in \mathbb{R}^n$.

则 $\beta = C^{-1}\alpha \neq 0$ 为非0实列向量, $\beta = [b_1 \dots b_n]^T$

$$\text{则 } f(\alpha_1 \dots \alpha_n) = b_1^2 + \dots + b_n^2 > 0.$$

则 f 正定

必要性: f 正定 $\Rightarrow p=n$.

反证: 设 $p < n$. $\exists$ 非异线性变换 $x=Cy$.

$$f = y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2 \quad (p \leq r).$$

$$\text{令 } b_1 = b_2 = \dots = b_p = 0, \quad b_{p+1} = \dots = b_n = 1.$$

从而 $\beta = [b_1 \dots b_n]^T$ 为非0实列向量.

$$\text{故 } \alpha = C\beta \neq 0, \quad \alpha = [\alpha_1 \dots \alpha_n]^T.$$

$$f(\alpha_1 \dots \alpha_n) = b_1^2 + b_2^2 + \dots + b_p^2 - b_{p+1}^2 - \dots - b_r^2 \leq 0.$$

这与 f 正定矛盾.

定理3. A 为实对称阵, A 秩为 r .

(1) A 正定 $\Leftrightarrow A$ 合同于 I_n .

(2) A 半正定 $\Leftrightarrow A$ 合同于 $\begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$

(3) A 负定 $\Leftrightarrow A$ 合同于 $-I_n$.

(4) A 半负定 $\Leftrightarrow A$ 合同于 $\begin{bmatrix} -I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$



$f(A)$ 负定 $\Leftrightarrow -f, (-A)$ 为正定.

$f, (A)$ 半负定 $\Leftrightarrow -f, (-A)$ 为半正定.

定义4. 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 则下列 n 个主子式:

$$|A_k| = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix} \quad 1 \leq k \leq n.$$

称为 A 的 n 个顺序主子式

定理5. 设 A 为 n 阶实对称阵, 则 A 正定 $\Leftrightarrow A$ 的 n 个顺序主子式 > 0 .

证明: 必要性: 设 A 正定, 则 $f(x_1, \dots, x_n) = x^T A x$ 为正二次型 $= \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j$ 为正定型.

$$\text{令 } f_k(x_1, \dots, x_k) \stackrel{\text{def}}{=} f(x_1, \dots, x_k, 0, \dots, 0) = \sum_{i,j=1}^k a_{ij} x_i x_j \Leftrightarrow A_k.$$

$$\forall 0 \neq (a_1, \dots, a_k)^T \in \mathbb{R}^k$$

$$f_k(c_1, \dots, c_k) = f(c_1, \dots, c_k, 0, \dots, 0)$$

注意到 $(c_1, \dots, c_k, 0, \dots, 0)^T$ 为不为 0 非零列向量, 由正定性 $f(c_1, \dots, c_k, 0, \dots, 0) > 0 \Rightarrow f_k(c_1, \dots, c_k) > 0$

$\Leftrightarrow A_k$ 为正定阵. ($1 \leq k \leq n$).

由定理3.(1). $\exists B_k \in M_k(\mathbb{R})$ st. $B_k^T A_k B_k = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}_{k \times k} = I_k$.

$\Rightarrow |I_k| = |B_k|^2 |A_k|$ 由 $|B_k|^2 > 0 \Rightarrow |A_k| > 0, \forall 1 \leq k \leq n$.

充分性: 设 A 的顺序主子式 > 0 . 对 n 归纳. $n=1$ 时, $A = [a_{11}]$, $f = a_{11}x_1^2$. 由 $a_{11} > 0$, 显然 f 正定 $\Leftrightarrow A$ 正定

设阶数 $< n$ 成立, 证 n 阶情形

$$A = \begin{bmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha^T & a_{nn} \end{bmatrix}_{n \times n}.$$



A_{n-1} 的 $n-1$ 个顺序主子式为 A 的顺序主子式, 则由归纳, A_{n-1} 正定.

利用 A_{n-1} 对称消 α^T 与 α . 对称分块初等.

$$A = \begin{bmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha^T & a_{nn} \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ 0 & a_{nn} - \alpha^T A_{n-1}^{-1} \alpha \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} A_{n-1} & 0 \\ 0 & a_{nn} - \alpha^T A_{n-1}^{-1} \alpha \end{bmatrix}$$

上述变换为第三类对称分块初等变换.

$$\Rightarrow |A| = |A_{n-1}| |a_{nn} - \alpha^T A_{n-1}^{-1} \alpha|.$$

$$\text{由 } |A| > 0, |A_{n-1}| > 0. \Rightarrow a_{nn} - \alpha^T A_{n-1}^{-1} \alpha > 0.$$

因为 $|A_{n-1}|$ 正定, 则 $\exists C_{n-1} \in M_{n-1}(R), C_{n-1}^T A_{n-1} C_{n-1} = I_{n-1}$.

$$\begin{bmatrix} C_{n-1}^T & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} B \begin{bmatrix} C_{n-1} & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_{n-1} & 0 \\ 0 & a_{nn} - \alpha^T A_{n-1}^{-1} \alpha \end{bmatrix}$$

则 A 正惯性指数 n, n 为正定.

例 $f = x_1^2 + 4x_2^2 + 4x_3^2 + 3x_4^2 + 2tx_1x_2 - 2x_1x_3 + 4x_2x_3$. 求 t 使 f 正定

$$A = \begin{bmatrix} 1 & t & -1 & 0 \\ t & 4 & 2 & 0 \\ -1 & 2 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{bmatrix} \quad |A_1| = 1 \quad |A_2| = \begin{vmatrix} 1 & t \\ t & 4 \end{vmatrix} = 4 - t^2 \quad |A_3| = -4(t-1)(t+2) \\ |A_4| = 3|A_3|. \quad \text{令 } |A_1| > 0 \Rightarrow t \in (-2, 1)$$

推论 6. 设 A 为 n 阶正定阵, (则 A 一定实对称阵).

(1). A 的所有主子阵为正定阵

(2). A 的所有主子式 > 0 . 特别主对角元大于 0.

(3). A 中元素绝对值最大值只在主对角线.

证明: (1) 取 $i_1 \cdots i_k$ 行、列构成 B .

$$\text{令 } f_B(x_{i_1}, \dots, x_{i_k}) \triangleq f(x_{i_1}, \dots, x_{i_1}, \dots, x_{i_2}, \dots, x_{i_k}, 0, \dots, 0)$$

由 f 正定性 $\Rightarrow f_B$ 正定 $\Leftrightarrow$ 相伴实对称阵 B 正定.



(2) 为 (1) 推论

(3) 的证明

设绝对值最大出现在 $|a_{ij}|, i < j$.

$$\text{考虑 } A \begin{pmatrix} i & j \\ j & i \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} a_{ii} & a_{ij} \\ a_{ji} & a_{jj} \end{vmatrix} = a_{ii}a_{jj} - a_{ij}^2 \leq 0. \text{ 矛盾于 (2).}$$

推论 7. 设 A 为正定阵, 则 A 的特征值全大于 0.

证明: 设 $\xi = (a_1, \dots, a_n)^T \neq 0 \in \mathbb{C}^n$

$$\text{则 } \xi^T \xi > 0. \quad [\bar{a}_1 \dots \bar{a}_n] \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^n |a_i|^2 > 0.$$

任取 A 特征值 λ , 特征向量 ξ .

因为 A 正定 $\Rightarrow \exists$ 非异 $C \in Mn(\mathbb{R}), A = C^T I_n C = C^T C$

$$\text{由定义: } A\xi = \lambda_0 \xi. \quad \xi^T A \xi = \lambda_0 \xi^T \xi \Rightarrow \xi^T C^T C \xi = (\overline{C\xi})^T (C\xi).$$

$$\xi \neq 0 \Rightarrow \xi^T \xi > 0. \quad C\xi \neq 0 \Rightarrow (\overline{C\xi})^T C\xi > 0.$$

$$\Rightarrow \lambda_0 = (\overline{C\xi})^T C\xi / \xi^T \xi, \quad \lambda_0 > 0.$$

定理 8. 设 A 为 n 阶实对称阵, 以下等价

(1) A 正定

(2) A 合同于 I_n

(3) $\exists$ 非异 $C \in Mn(\mathbb{R}), A = C^T C$

(4) A 的所有主子式 > 0

(5) A 的顺序主子式 > 0

(6) 全部特征值 > 0 .



定理8 证明:

(1) $\Leftrightarrow$ (2). 定理3.

(2) $\Leftrightarrow$ (3). 定义.

(1) $\Rightarrow$ (4). 推论6.

(4) $\Rightarrow$ (5). (5) $\Rightarrow$ (1).

(1) $\Rightarrow$ (6). 推论7.

(6) $\Rightarrow$ (1). 为第九章内容.



C 可异.

引理9. 设 A 为 n 阶实对称阵. A 半正定 $\Leftrightarrow \exists C \in Mn(R) \ A = C^T C$ 特别 $|A| \geq 0$.

" $\Rightarrow$ " 由定理3: A 合同于 $\begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $r = r(A)$.

$\exists$ 非异 $B \in Mn(R)$, $A = B^T \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} B$.

令 $C = \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} B$ 则 $A = C^T C$

" $\Leftarrow$ " 设 $A = C^T C \ \forall 0 \neq \alpha \in R^n$.

$$\alpha^T A \alpha = \alpha^T C^T C \alpha = (C\alpha)^T (C\alpha), \quad \text{设 } C\alpha = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \geq 0.$$

$$= a_1^2 + \dots + a_n^2 \geq 0.$$

引理10. 设 A 为 n 阶实对称阵, 则:

A 半正定 $\Leftrightarrow \forall t \in R^+, A + tI_n$ 为正定阵.

" $\Rightarrow$ " $\forall 0 \neq \alpha \in R^n$, $\alpha^T (A + tI_n) \alpha = \alpha^T A \alpha + t \alpha^T \alpha > 0$.

" $\Leftarrow$ " $\forall 0 \neq \alpha \in R^n$, $\alpha^T (A + tI_n) \alpha = \alpha^T A \alpha + t \alpha^T \alpha > 0$.

令 $t \rightarrow 0^+$, $\alpha^T A \alpha \geq 0$. 极限保号性.



引理11. A 为 n 阶实对称阵

A 半正定 $\Leftrightarrow A$ 的所有主子式大于等于 0.

" $\Rightarrow$ " $f(x_1, \dots, x_n) = x^T A x$, 二次型.

取 A 的 $i_1 \dots i_r$ 行列构成 B .

$$f_{\mathcal{B}}(0 \dots 0 x_{i_1} 0 \dots 0 x_{i_r} 0 \dots 0) = f_B(x_{i_1}, \dots, x_{i_r})$$

由 f 半正定 $\Rightarrow f_B$ 半正定 $\Leftrightarrow B$ 半正定 $\Rightarrow |B| \geq 0 \Rightarrow A \begin{pmatrix} i_1 & \dots & i_r \\ i_1 & \dots & i_r \end{pmatrix} \geq 0$

" $\Leftarrow$ " $|A + tI_n| = t^n + C_1 t^{n-1} + \dots + C_{n-1} t + C_n$.

其中 C_i 为 A 的所有 i 阶主子式之和. $\Rightarrow C_i > 0, \forall 1 \leq i \leq n$.

$\Rightarrow \forall t \in \mathbb{R}^+, |A + tI_n| > 0$.

设 A_k 为 A 的 k 阶顺序主子阵, 则可得 A_k 所有主子式 ≥ 0 . 重复上述.

$\Rightarrow |A_k + tI_k| > 0, \forall 1 \leq k \leq n, \forall t \in \mathbb{R}^+$.

$\Rightarrow A + tI_n$ 正定, $\forall t \in \mathbb{R}^+ \xrightarrow{\text{引理10}} A$ 半正定.

引理12. A 为 n 阶实对称阵. A 半正定 $\Leftrightarrow A$ 的特征值 ≥ 0 .

设 A 特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$.

A 半正定 $\xLeftrightarrow{\text{引理10}} A + tI_n$ 正定 ($\forall t \in \mathbb{R}^+$) $\Leftrightarrow \lambda_i + t > 0, \forall 1 \leq i \leq n, \forall t > 0, \Leftrightarrow \lambda_i \geq 0$.

定理13. A 为 n 阶实对称阵, 下列等价

(1) A 半正定

(2) A 合同于 $\begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$

(3) $\exists C \in M_n(\mathbb{R}), A = C^T C$

(4) A 所有主子式大于等于 0

(5) A 特征值大于等于 0.



性质1. 设 A 半正定, $A = (a_{ij})_{n \times n}$. 若 $a_{ii} = 0$. 则 A 的第 i 行, 第 i 列全为 0.

证明: $\forall a_{ij}, i \neq j$. 所在二阶主子式 $\begin{vmatrix} a_{ii} & a_{ij} \\ a_{ji} & a_{jj} \end{vmatrix} = -a_{ij}^2$

由 $-a_{ij}^2 \geq 0 \Rightarrow a_{ij} = 0$. ($\forall j \neq i$ 成立). 同时 $a_{ji} = 0$.

性质2.

$$A \text{ 正定} \Leftrightarrow \forall 0 \neq d \in \mathbb{R}^n, d^T A d > 0.$$

$$A \text{ 半正定} \Leftrightarrow \forall 0 \neq d \in \mathbb{R}^n, d^T A d \geq 0.$$

A 半正定, $d \in \mathbb{R}^n$, st. $d^T A d = 0$. 则 $A d = 0$.

证明: $\exists C \in M_n(\mathbb{R}), A = C^T C$

$$\Rightarrow 0 = d^T C^T C d = (C d)^T (C d) \Rightarrow C d = 0.$$

$$\text{则 } A d = C^T C d = C^T 0 = 0.$$

Hermite 型:

9.1 内积空间概念

从 $\mathbb{R}^3$ 空间引入:

点积性质, $\vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3, c \in \mathbb{R}$

$$(1) \vec{u} \cdot \vec{v} = \vec{v} \cdot \vec{u}$$

$$(2) (\vec{u} + \vec{v}) \cdot \vec{w} = \vec{u} \cdot \vec{w} + \vec{v} \cdot \vec{w}$$

$$(3) (c\vec{u}) \cdot \vec{v} = c(\vec{u} \cdot \vec{v})$$

$$(4) \vec{u} \cdot \vec{u} \geq 0, \Leftrightarrow \vec{u} = \vec{0}$$



定义1. V 为实线性空间. 若存在二元运算.

$$(-, -): V \times V \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$\alpha \times \beta \longmapsto (\alpha, \beta) \quad \text{且满足如下: } \alpha, \beta, r \in V, c \in \mathbb{R}$$

(1). 对称性: $(\beta, \alpha) = (\alpha, \beta)$

(2). 第一变元 $\left\{ \begin{array}{l} (\alpha + \beta, r) = (\alpha, r) + (\beta, r); \\ \text{线性} \end{array} \right.$

(3). $(c\alpha, \beta) = c(\alpha, \beta);$

(4) 正定 $(\alpha, \alpha) \geq 0$ 且等号成立 $\Leftrightarrow \alpha = 0$.

则称 $(-, -)$ 为 V 的一个内积. (α, β) 称为 α, β 内积.

给定一个内积结构的线性空间为实内积空间

有限维实内积空间为 Euclid 空间 (欧氏空间)

定义2. V 为复线性空间. 若 $\exists$ 二元运算.

$$(-, -) V \times V \longrightarrow \mathbb{C} \quad \text{且满足如下. } \alpha, \beta, r \in V, c \in \mathbb{C}.$$

$$\alpha \times \beta \longmapsto (\alpha, \beta).$$

(1). 共轭对称性 $(\beta, \alpha) = \overline{(\alpha, \beta)}$

(2). 第一变元线性 $(\alpha + \beta, r) = (\alpha, r) + (\beta, r)$

(3). $(c\alpha, \beta) = c(\alpha, \beta)$

(4) 正定性 $(\alpha, \alpha) \geq 0$ 等号成立 $\Leftrightarrow \alpha = 0$.

则称 $(-, -)$ 为 V 上内积. (α, β) 称为 α, β 内积.

给定一个内积结构的复线性空间称为复内积空间

有限维复内积空间为酉空间



注: (1) 由共轭对称性, $(\alpha, \alpha) \in \mathbb{R} \Rightarrow$ (4) 定义有意义.

(2) 实: 第二变元线性成立.

复: 共轭线性(第二变元).

$$(r, c\alpha + d\beta) = \overline{c}(r, \alpha) + \overline{d}(r, \beta)$$

$$(r, c\alpha + d\beta) = \overline{(c\alpha + d\beta, r)} = \overline{c(\alpha, r)} + \overline{d(\beta, r)} = \overline{c}(r, \alpha) + \overline{d}(r, \beta).$$

例 1. $V = \mathbb{R}^n$ $\alpha = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ $\beta = (y_1, \dots, y_n)^T$

$$(\alpha, \beta) := \alpha^T \beta = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n. \text{ 称为 } \mathbb{R}^n \text{ 上标准内积.}$$

$$V = \mathbb{R}^n. \alpha = (x_1, \dots, x_n) \quad \beta = (y_1, \dots, y_n).$$

$$(\alpha, \beta) := \alpha \cdot \beta^T = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n. \text{ 称为 } \mathbb{R}^n \text{ 上标准内积}$$

例 2. $V = \mathbb{C}^n$

$$(\alpha, \beta) := \alpha^T \overline{\beta} = x_1 \overline{y_1} + \dots + x_n \overline{y_n}$$

$$(\beta, \alpha) = \beta^T \overline{\alpha} = \overline{(\alpha, \beta)}$$

$$(\alpha, \alpha) = |x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2 \geq 0. \text{ 称为 } \mathbb{C}^n \text{ 上标准内积}$$

$$V = \mathbb{C}^n$$

$$(\alpha, \beta) := \alpha \overline{\beta}^T = x_1 \overline{y_1} + \dots + x_n \overline{y_n} \text{ 称为 } \mathbb{C}^n \text{ 上标准内积}$$

例 3. $V = \mathbb{R}^2$. $\alpha = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$ $\beta = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$

$$(\alpha, \beta) \stackrel{\text{def}}{=} x_1 y_1 - x_2 y_2 - x_1 y_2 + x_2 y_1 = (x_1 - x_2)(y_1 - y_2) + 2x_2 y_2$$

$$(\alpha, \alpha) = (x_1 - x_2)^2 + 3x_2^2 \geq 0. \text{ 零号} \Leftrightarrow \alpha = 0. \text{ 不为标准内积.}$$

例 4. $V = \mathbb{R}^n$. G 为 n 阶正定实对称阵. $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^n$.

$$(\alpha, \beta) \stackrel{\text{def}}{=} \alpha^T G \beta.$$

$$(i) \quad (\beta, \alpha) = \beta^T G \alpha = (\beta^T G \alpha)^T = \alpha^T G^T \beta = \alpha^T G \beta = (\alpha, \beta).$$

$$(ii). \quad (\alpha, \beta) = \alpha^T G \beta \text{ 第一变元线性.}$$



(iii). $(\alpha, \alpha) = \alpha^T G \alpha \geq 0$, 且等号成立, $\alpha = 0$.

$\Rightarrow (\alpha, \beta) = \alpha^T G \beta$ 为内积.

例3为例4特例. 例3中 $(\alpha, \beta) = \alpha^T \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \beta$

$V = \mathbb{R}^n$. $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^n$. $(\alpha, \beta) \stackrel{\text{def}}{=} \alpha^T G \beta$

例5. $V = \mathbb{C}^n$. H 为 n 阶 Hermite 阵 (正定) $H = (H)^T$

$$(\alpha, \beta) \stackrel{\text{def}}{=} \alpha^T H \bar{\beta}$$

$$\overline{(\alpha, \beta)} = \overline{\alpha^T H \bar{\beta}} = (\overline{\alpha^T H \bar{\beta}})^T = \beta^T H^T \bar{\alpha} = \beta^T H \bar{\alpha} = (\beta, \alpha).$$

(ii). $\alpha^T H \bar{\beta}$ 线性.

$$(iii). (\alpha, \alpha) = \alpha^T H \bar{\alpha} \stackrel{\beta=\alpha}{=} \bar{\alpha}^T H \alpha \geq 0.$$

$$V = \mathbb{C}^n. (\alpha, \beta) \stackrel{\text{def}}{=} \alpha^T H \bar{\beta}$$

例6: $V = C[a, b]$. $[a, b]$ 所有连续函数全体构成实线性空间. 无限维

$$(f(t), g(t)) \stackrel{\text{def}}{=} \int_a^b f(t)g(t)dt.$$

$$(f(t), f(t)) = \int_a^b f^2(t)dt \geq 0. f(t) = 0 \Leftrightarrow " = 0 "$$

例7. $V = \mathbb{R}[x]$. $f(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$. $g(x) = b_0 + b_1x + \dots + b_mx^m$. ($n \geq m$)

$$(f(x), g(x)) \stackrel{\text{def}}{=} a_0b_0 + a_1b_1 + \dots + a_mb_m.$$

例8. $V = M_n(\mathbb{R})$. $A, B \in M_n(\mathbb{R})$.

$$(A, B) \stackrel{\text{def}}{=} \text{Tr}(AB^T).$$

$$(i). (B, A) = \text{Tr}(BA^T) = \text{Tr}(AB^T) = (A, B)$$

(ii). 第一变量线性.

$$(iii). (A, A) = \text{Tr}(AA^T) = \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 \geq 0. \text{ 且 } " = 0 " \Leftrightarrow A = 0.$$



定义3. V 为内积空间. $\alpha \in V$.

α 的长度 (范数) $\|\alpha\| := \sqrt{(\alpha, \alpha)}$

$$d(\alpha, \beta) := \|\alpha - \beta\|$$

例: $V = \mathbb{R}^n$ 标准内积 $\alpha = [x_1 \dots x_n]^T$.

$$\|\alpha\| = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$$

例: $V = \mathbb{C}^n$ 标准内积

$$\|\alpha\| = \sqrt{|x_1|^2 + \dots + |x_n|^2}$$

性质 (1). 非负性. $\|\alpha\| \geq 0$ 且 " $=0$ " $\Leftrightarrow \alpha=0$.

$$(2). \quad d(\alpha, \beta) = d(\beta, \alpha).$$

定理4. V 为内积空间. $\alpha, \beta \in V$. c 为复数.

$$(1) \text{ 范数齐次性 } \|c \cdot \alpha\| = |c| \|\alpha\|$$

$$(2). \text{ Cauchy-Schwarz } |(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|.$$

且等号成立 $\Leftrightarrow \alpha, \beta$ 线性相关

$$(3) \text{ 三角: } \|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|.$$

$$\text{证明: } \|c\alpha\|^2 = (c\alpha, c\alpha) = \overline{c}c(\alpha, \alpha) = |c|^2 \|\alpha\|^2$$

$$\text{取算术平方根: } \|c\alpha\| = |c| \|\alpha\|.$$

$$(2). (\alpha, \beta) = (0 + \alpha, \beta) = (\alpha, \beta) + (0, \beta) \Rightarrow (0, \beta) = 0$$

$$(i). \alpha = 0. (\alpha, \beta) = (0, \beta) = 0. \|\alpha\| \|\beta\| = 0.$$

$$(ii). \alpha \neq 0. \quad r = \beta - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} \alpha. \quad (r, \alpha) = (\beta, \alpha) - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} (\alpha, \alpha) = 0.$$

$$\text{计算: } \|r\|^2 = (r, r) = (r, \beta - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} \alpha) = (r, \beta) - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} (r, \alpha) = (\beta - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} \alpha, \beta)$$



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

$$\Rightarrow 0 \leq \|r\|^2 = (\beta, \beta) - \frac{|(\alpha, \beta)|^2}{\|\alpha\|^2} \Rightarrow |(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|$$

等号成立 $\|r\| = 0 \Leftrightarrow r = 0 \Leftrightarrow \beta, \alpha$ 线性相关.

$$B). \|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + 2\operatorname{Re}(\alpha, \beta)$$

$$|\operatorname{Re}(\alpha, \beta)| \leq |(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|$$

$$\Rightarrow \|\alpha + \beta\|^2 \leq \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + 2\|\alpha\| \|\beta\|$$

$$\Rightarrow \|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$$

例: $V = \mathbb{R}^n$, 标准内积.

$$(x_1 y_1 + \dots + x_n y_n)^2 \leq (x_1^2 + \dots + x_n^2)(y_1^2 + \dots + y_n^2)$$

$V = C[a, b]$, 积内积

$$\left(\int_a^b f(t) g(t) dt \right)^2 \leq \int_a^b f(t)^2 dt \int_a^b g(t)^2 dt$$

定义5. 设 $\alpha \neq 0, \beta \neq 0 \in V$. α, β 夹角 θ 为

$$(i) \text{ 实内积: } \cos \theta = \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \|\beta\|}, \quad \theta \in [0, \pi].$$

$$(ii) \text{ 复内积: } \cos \theta = \frac{|(\alpha, \beta)|}{\|\alpha\| \|\beta\|} \rightarrow \text{模长}, \quad \theta \in [0, \frac{\pi}{2}].$$



定义6 若 $(\alpha, \beta) = 0$, 则称 α, β 正交或垂直, 记为 $\alpha \perp \beta$.

$$(\alpha, 0) = 0, (0, \beta) = 0, 0 \perp \alpha.$$

若 $\alpha \neq 0, \beta \neq 0$, 且 $\alpha \perp \beta \Rightarrow$ 夹角 $\theta = \frac{\pi}{2}$

定理7 (勾股定理). $\alpha \perp \beta$, 则, $\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$.

证明 $\|\alpha + \beta\|^2 = (\alpha + \beta, \alpha + \beta) = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$.

9.2 内积的表示与正交基.

设 V 为 n 维内积空间, $\{e_1, \dots, e_n\}$ 为一组 V 的基

$$\text{令 } g_{ij} = (e_i, e_j), G = (g_{ij})_{n \times n}.$$

$$\text{取 } \alpha = \sum_{i=1}^n a_i e_i \longleftrightarrow x = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

$$\beta = \sum_{i=1}^n b_i e_i \longleftrightarrow y = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

问 $(\alpha, \beta) = ?$

Case 1, V 为欧氏空间.

$$\begin{aligned} (\alpha, \beta) &= \left(\sum_{i=1}^n a_i e_i, \sum_{j=1}^n b_j e_j \right) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i b_j (e_i, e_j) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i b_j g_{ij} = \sum_{j=1}^n \left(\sum_{i=1}^n a_i g_{ij} \right) b_j \\ &= [a_1 \dots a_n] G \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\rightarrow (\alpha, \beta) = x^T G y$$



G 称为 V^n 关于 $(e_1, \dots, e_n)$ 的度量阵 (Gram 阵).

$$(\alpha, \beta) = x^T G y$$

$$g_{ij} = (e_i, e_j) = g_{ji} \Rightarrow G \text{ 为实对称阵.}$$

$$(\alpha, \alpha) = x^T G x > 0, \forall 0 \neq x \in \mathbb{R}^n. \text{ 内积正定性.}$$

$\Rightarrow G$ 为正定阵.

反之, V 为实线性空间 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 基, G 为 n 阶正定实对称阵.

$$\forall \alpha \leftrightarrow x, \beta \leftrightarrow y.$$

定义 $(\alpha, \beta) \stackrel{\text{def}}{=} x^T G y$ 可验证为内积

设 V 为实 ^{线性} ~~向量~~ 空间, $\{e_1, \dots, e_n\}$ 为基.

$\{V \text{ 上所有内积结构} \} \xrightarrow{1:1 \text{ 对应}} \{n \text{ 阶正定实对称阵} \}.$

$$\phi: (-, -) \mapsto G = (e_i, e_j)_{n \times n}.$$

$$\psi: (\alpha, \beta)_G = x^T G y \longleftrightarrow G.$$

Case 2. V 为酉空间.

$$(\alpha, \beta) = \left(\sum_{i=1}^n a_i e_i, \sum_{j=1}^n b_j e_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i \bar{b}_j (e_i, e_j) = x^T G \bar{y}.$$

$$\overline{g_{ij}} = \overline{(e_i, e_j)} = (e_j, e_i) = g_{ji}. \text{ 即 } G^T = \bar{G} \text{ 即 } \bar{G}^T = G. G \text{ 为 Hermite 阵.}$$

$$(\alpha, \alpha) = x^T G \bar{x} > 0, \forall 0 \neq x \in \mathbb{C}^n, y = \bar{x}$$

$$= \bar{y}^T G y > 0 \Rightarrow G \text{ 为 Hermite 阵, 正定}$$

反之, G 为 n 阶正定 Hermite 阵.

$$(\alpha, \beta)_G \stackrel{\text{def}}{=} x^T G \bar{y}$$



设 V 为 n 维复线性空间, $\{e_1, \dots, e_n\}$.

$$\{V \text{ 上内积} \} \xleftrightarrow{1:1} \{n \text{ 阶正定 Hermite} \}.$$

$$(-, -) \longmapsto G = ((e_i, e_j))_{n \times n}.$$

$$(\alpha, \beta)_G = \alpha^T G \bar{\beta} \longleftarrow G.$$

问题: 是否存在 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 对应 Gram 阵为 I_n ?

$$\iff (e_i, e_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

定义 1. 设 V 为内积空间, $\{e_1, \dots, e_n\}$ 为基.

若 $\forall i \neq j, (e_i, e_j) = 0$, 则称基为正交基.

进一步, $(e_i, e_i) = 1$, 即 $\|e_i\| = 1$, 则称为标准正交基.

例 1: $V = \mathbb{R}^n$, 标准内积, $e_i = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$ 为标准正交基.

例 2: $V = M_n(\mathbb{R})$, Frobenius 内积 $(\text{tr} A)$

基础矩阵 $\{E_{ij}, 1 \leq i, j \leq n\}$ 为标准正交基.

$$\begin{aligned} (E_{ij}, E_{kl}) &= \text{Tr}(E_{ij} E_{kl}^T) = \text{Tr}(E_{ij} E_{lk}) = \text{Tr}(\delta_{jl} E_{ik}) = \delta_{jl} \text{Tr}(E_{ik}) = \delta_{jl} \delta_{ik} \quad \text{标准正交基} \\ &= \begin{cases} 1 & \text{若 } (i,j) = (k,l) \\ 0 & \text{若 } (i,j) \neq (k,l) \end{cases} \end{aligned}$$

引理 2 两两正交非 0 向量线性无关.

证明: 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 两两正交, 非 0.

$$c_1 \alpha_1 + \dots + c_m \alpha_m = 0.$$

$$0 = \left(\sum_{i=1}^m c_i \alpha_i, \alpha_j \right) = c_j (\alpha_j, \alpha_j) \Rightarrow c_j = 0, \quad \forall 1 \leq j \leq m. \Rightarrow \text{线性无关}$$



推论 3 n 维内积空间中两正交非 0 向量至多 $n-1$ 个。

证明: 由引理 2 得。

引理 4 设 β 与 $d_1, \dots, d_m$ 都正交, 则 β 与 $L(d_1, \dots, d_m)$ 也正交。

即 $\forall r \in L(d_1, \dots, d_m), (\beta, r) = 0$ 。

证明: $r = C_1 d_1 + \dots + C_m d_m$ 。

$$(r, \beta) = \left(\sum_{i=1}^m C_i d_i, \beta \right) = \sum_{i=1}^m C_i (d_i, \beta) = 0.$$

定理 5 (Gram-Schmidt 正交)。

设 $u_1, \dots, u_m$ 为 V 中线性无关向量, 则 $\exists$ 两两正交非 0 向量 $v_1, \dots, v_m$

$$L(u_1, \dots, u_m) = L(v_1, \dots, v_m).$$

证明: 对 m 归纳。 $m=1$, 取 $v_1 = u_1$ 。

设 $m=k$ 成立, 证明 $k+1$ 。 即 $\{u_1, \dots, u_k\} \rightarrow \{v_1, \dots, v_k\}$ 两两正交, $L(u_1, \dots, u_k) = L(v_1, \dots, v_k)$ 。

$$\text{令 } v_{k+1} = u_{k+1} - \sum_{i=1}^k \frac{(u_{k+1}, v_i)}{(v_i, v_i)} v_i.$$

先证 $v_{k+1} \neq 0$ 。若 $v_{k+1} = 0$, $\Rightarrow u_{k+1} \in L(u_1, \dots, u_k) = L(v_1, \dots, v_k)$ 。

这与 $u_1, \dots, u_{k+1}$ 线性无关矛盾。

$$\begin{aligned} \forall 1 \leq j \leq k, (u_{k+1}, v_j) &= (u_{k+1}, v_j) - \sum_{i=1}^k \frac{(u_{k+1}, v_i)}{\|v_i\|^2} (v_i, v_j) \\ &= (u_{k+1}, v_j) - (u_{k+1}, v_j) = 0. \end{aligned}$$

$$L(u_1, \dots, u_{k+1}) = L(u_1, \dots, u_k) + L(u_{k+1}) = L(v_1, \dots, v_k) + L(u_{k+1}) \subseteq L(v_1, \dots, v_{k+1}).$$

$$L(v_1, \dots, v_{k+1}) = L(v_1, \dots, v_k) + L(v_{k+1}) \subseteq L(u_1, \dots, u_k) + L(u_{k+1}) = L(u_1, \dots, u_{k+1}).$$



正交基.

注: (1) $U = L(u_1 \dots u_m) = L(v_1 \dots v_m)$.

过渡阵, $[u_1 \dots u_m] = [v_1 \dots v_m]B$.

$$u_{k+1} = v_{k+1} + \sum_{i=1}^k \frac{(v_{k+1}, v_i)}{\|v_i\|^2} v_i \Rightarrow B = \begin{bmatrix} 1 & * & * & \dots & * \\ 0 & 1 & * & & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

单位化, $v \neq 0 \rightarrow \frac{v}{\|v\|} \quad \|\frac{v}{\|v\|}\| = \frac{\|v\|}{\|v\|} = 1.$

令 $w_i = \frac{v_i}{\|v_i\|}$, $i \in [1, n]$, $i \in \mathbb{Z}^+ \Rightarrow \{w_1 \dots w_m\}$ 为 U 标准正交基.

$$[v_1 \dots v_m] = [w_1 \dots w_m] \begin{bmatrix} \|v_1\| & & \\ & \ddots & \\ & & \|v_m\| \end{bmatrix} = [w_1 \dots w_m] \Lambda$$

$$\Rightarrow [u_1 \dots u_m] = [w_1 \dots w_m] \Lambda B = [w_1 \dots w_m] \begin{bmatrix} \|v_1\| & & * \\ & \ddots & \\ & & \|v_m\| \end{bmatrix}$$

定理 6. 任一有限维内积空间必存在标准正交基

证明: 基 $\{u_1 \dots u_n\} \xrightarrow{\text{Schmidt}} \{v_1 \dots v_m\} \xrightarrow{\text{单位化}} \{w_1 \dots w_m\}$

例 $V = \mathbb{R}^3$, 标准内积 $u_1 = [3, 0, 4]$, $u_2 = [-1, 0, 7]$, $u_3 = [2, 9, 11]$.

求标准正交基

$$w_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|}$$

$$v_2 = u_2 - \frac{(u_2, v_1)}{\|v_1\|^2} v_1$$

$$w_2 = \frac{v_2}{\|v_2\|}$$

$$v_3 = u_3 - \frac{(u_3, v_1)}{\|v_1\|^2} v_1 - \frac{(u_3, v_2)}{\|v_2\|^2} v_2 \quad w_3 = \frac{v_3}{\|v_3\|}$$

引理 7. V 为内积空间, $\{e_1 \dots e_n\}$ $\{f_1 \dots f_n\}$, 过渡 C : $[f_1 \dots f_n] = [e_1 \dots e_n]C$



则实 $G[f_1 \cdots f_n] = C^T G[e_1 \cdots e_n] C$.

$$\text{复 } G[f_1 \cdots f_n] = C^T G[e_1 \cdots e_n] \bar{C}$$

证明: 设 $C = (C_{ij})_{n \times n}$.

$$\text{实: } [f_1 \cdots f_n] = [e_1 \cdots e_n] C$$

$$f_i = \sum_{k=1}^n C_{ik} e_k, \quad f_l = \sum_{j=1}^n C_{lj} e_j.$$

$$(f_i, f_l) = \sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^n C_{ik} G_l(e_k, e_j) = \sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^n C_{ik} G_l e_k e_j = C^T G_l(e_1 \cdots e_n) C$$

基 $\{e_1 \cdots e_n\}$, G_l 为正定实对称, $\exists$ 非异 C , $C^T G_l C = I_n$.

$$\text{令 } [f_1 \cdots f_n] = [e_1 \cdots e_n] C$$

由引理 7, $G[f_1 \cdots f_n] = C^T G_l C = I_n$, $f_1 \cdots f_n$ 为标准正交基.

9.2 内积的表示与正交基

V 内积空间 $\{e_1 \cdots e_n\}$ 为标准正交基.

$$\alpha \leftrightarrow x, \quad \beta \leftrightarrow y, \quad G_l = G_l(e_1 \cdots e_n) = I_n.$$

$$(a, \beta) = x^T G_l y = x^T y.$$

定义 7. U 为内积空间 V 子空间.

$$U^\perp = \{v \in V \mid (v, u) = 0\}. \quad \text{易证, } U^\perp \text{ 为 } V \text{ 的子空间 (正交补空间).}$$

定理 8. 设 V 为 n 维内积空间, U 为子空间, 则

$$(1) V = U \oplus U^\perp.$$

(2) U 的标准正交基可扩为 V 的标准正交基.



证明: 设 $\dim U = m$.

将 V 上内积限制在 U 上, 易证 U 为 m 维内积空间.

从而 U 上存在标准正交基, $\{e_1, \dots, e_m\}$.

任取 $v \in V$.

$$\text{令 } w = v - (v, e_1)e_1 - (v, e_2)e_2 - \dots - (v, e_m)e_m.$$

则 $(w, e_i) = 0, 1 \leq i \leq m$, 则, $(w, U) = 0$.

即, $w \in U^\perp$. $v = \sum_{i=1}^m (v, e_i)e_i + w \in U + U^\perp$.

任取 $v \in U \cap U^\perp$, 证 $v = 0$.

$$\begin{matrix} U & U^\perp \\ (v, v) = 0. \end{matrix} \text{ 由正定性 } v = 0 \Rightarrow U \cap U^\perp = 0 \Rightarrow V = U \oplus U^\perp$$

(2) 取 $U^\perp$ 一组标准正交基 $\{e_{m+1}, \dots, e_n\}$.

$\Rightarrow \{e_1, \dots, e_n\}$ 为 V 标准正交基

定义 9. V 为内积空间, $V_1, \dots, V_m$ 子空间.

若 $\forall \alpha \in V_i, \beta \in V_j, (\alpha, \beta) = 0 \Rightarrow$ 则称 V_i 与 V_j 正交.

此时若 $V = V_1 + \dots + V_m$, 且 V_i 两两正交, 则称为正交和.

例: $V = U \oplus U^\perp = U + U^\perp$.

引理 10. 正交和为直和, 称为正交直和

证明: V_i 与 $(\sum_{j \neq i} V_j)$ 正交, $V_i \in V_i, (v_i, \sum_{j \neq i} v_j) = \sum_{j \neq i} (v_i, v_j) = 0$.

任取 $\alpha \in V_i \cap (\sum_{j \neq i} V_j)$.

$\begin{matrix} V_i & \sum_{j \neq i} V_j \\ (\alpha, \alpha) = 0. \end{matrix} \Rightarrow \alpha = 0$. 由任意, $V_i \cap \sum_{j \neq i} V_j = 0$. $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_m$ 为直和.



定义11. $V = V_1 \oplus V_2 \cdots \oplus V_m$ 直和.

$\forall v \in V$ $v = v_1 + v_2 + \cdots + v_m$ 分解唯一.

构造 $E_i \in L(V)$. $E_i(v) = v_i$. 称为 V 到 V_i 的投影变换.

性质(1) $E_i^2 = E_i$. ($1 \leq i \leq n$).

(2) $E_i E_j = 0$. $\forall i \neq j$.

(3) $E_1 + \cdots + E_m = I_V$.

进一步, 设 $V = V_1 \perp V_2 \cdots \perp V_m$ 正交直和.

投影 E_i 称为 $V \rightarrow V_i$ 正交投影变换.

引理12. 设 V 为内积空间. $V = U \perp U^\perp$, 记 E 为 $V \rightarrow U$ 上正交投影变换. $\forall \alpha, \beta \in V$

$$(E\alpha, \beta) = (\alpha, E\beta).$$

证明: $\alpha = u_1 + w_1$. $\beta = u_2 + w_2$. $u_1, u_2 \in U$. $w_1, w_2 \in U^\perp$

$$E\alpha = u_1, E\beta = u_2.$$

$$(E\alpha, \beta) = (u_1, u_2 + w_2) = (u_1, u_2).$$

$$(u_1, E\beta) = (u_1, u_2).$$

定理3 (Bessel 不等式)

设 V 为内积空间. $\{u_1, \dots, u_m\}$ 两两正交, 非零. $\forall y \in V$, 有.

$$\sum_{i=1}^m \frac{|(y, u_i)|^2}{\|u_i\|^2} \leq \|y\|^2.$$

证明: $\{u_1, \dots, u_m\}$ 两两正交. $y \in V$. $x = \sum_{i=1}^m \frac{(y, u_i)}{\|u_i\|^2} u_i$

$$Z = y - \sum_{i=1}^m \frac{(y, u_i)}{\|u_i\|^2} u_i. \quad (Z, u_i) = 0, 1 \leq i \leq m. \Rightarrow (Z, x) = 0.$$

$$y = x + Z, \quad x \perp Z. \text{ 由勾股定理, } \|y\|^2 = \|x\|^2 + \|Z\|^2.$$



$$\|y\| = \|x\| + \|z\| \Rightarrow \|x\|$$

再次用勾股定理 $\|x\|^2 = \sum_{i=1}^m \frac{(y, v_i)^2}{\|v_i\|^2}$

$$\Rightarrow \|y\| \geq \sum_{i=1}^m \frac{|(y, v_i)|^2}{\|v_i\|^2}$$

等号成立, y 为 V 线性组合.

等号成立 $\Leftrightarrow z=0 \Leftrightarrow y$ 为 V 线性组合.

$\{v_1, \dots, v_m, \dots\}$ 一系列两两正交向量.

$$\sum_{i=1}^m \frac{|(y, v_i)|^2}{\|v_i\|^2} \leq \|y\|^2. \text{ 当 } m \text{ 无穷, } \sum_{i=1}^{\infty} \frac{|(y, v_i)|^2}{\|v_i\|^2} \leq \|y\|^2.$$

9.3. 伴随:

线性变换称为线性算子.

设 V 为 n 维内积空间 (欧氏), $\{e_1, \dots, e_n\}$ 标准正交基 $\phi \in \mathcal{L}(V)$ 线性算子.

$$V \ni \alpha = \sum_{i=1}^n a_i e_i \longleftrightarrow x = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \quad \beta \longleftrightarrow y = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

$$\phi \xrightarrow{\text{表示阵}} A = (a_{ij}) \in M_n(C). \quad \phi(\alpha) \longleftrightarrow Ax.$$

$$(\phi(\alpha), \beta) = (Ax)^T \bar{y} = x^T A^T \bar{y} = x^T \overline{A^T y}$$

定义: $\psi \in \mathcal{L}(V) \xrightarrow{\text{表示阵}} A^T \quad \psi(\beta) \longleftrightarrow \text{坐标 } A^T y.$



$$(\alpha, \psi(\beta)) = \chi^T(\overline{A^T y}) \Rightarrow (\phi(\alpha), \beta) = (\alpha, \psi(\beta)), \forall \alpha, \beta \in V$$

V 为欧氏空间: $\alpha \mapsto \psi \xleftrightarrow{\text{表示}} A^T$

定义 ϕ 为内积空间 V 上线性算子. 若 $\exists$ 线性算子 ϕ^* , $\forall \alpha, \beta \in V$.

$$(\phi(\alpha), \beta) = (\alpha, \psi(\beta)) \text{ 则 } \phi^* \text{ 为 } \phi \text{ 伴随算子}$$

定理 2. (1) 伴随算子若存在, 一定唯一.

(2). 有限维内积空间上任意线性算子必存在伴随算子.

证 (1). $\phi^*, \phi^\#$ 为 ϕ 伴随.

$$(\phi(\alpha), \beta) = (\alpha, \phi^*(\beta)) = (\alpha, \phi^\#(\beta)).$$

$$\Rightarrow (\alpha, \phi^*(\beta) - \phi^\#(\beta)) = 0, \forall \alpha \in V. \text{ 令 } \alpha = \phi^*(\beta) - \phi^\#(\beta).$$

$$\text{则 } \|\phi^*(\beta) - \phi^\#(\beta)\| = 0. \text{ 再由正定性, } \phi^*(\beta) = \phi^\#(\beta), \forall \beta \in V.$$

$$\text{则 } \phi^* = \phi^\#$$

(2). 由伴随唯一性及构造, 知有限维空间伴随存在.

可知 $\psi = \phi^*$, 结论成立.

$$\phi \in \mathcal{L}(V) \longleftrightarrow A, \quad \begin{cases} \text{酉. } \phi^* \longleftrightarrow \overline{A^T} \\ \text{欧. } \phi^* \longleftrightarrow A^T \end{cases}$$

定理 3. V 为 n 维内积空间, $\{e_1, \dots, e_n\}$ 为标准正交基, $\phi \in \mathcal{L}(V)$ 表示为 A .

则 ϕ 的伴随 ϕ^* 在同一标准正交基下, 酉: $\overline{A^T}$ 欧: A^T .

定理 4. V 为内积空间, $\phi, \psi \in \mathcal{L}(V)$, 且 ϕ^*, ψ^* 存在 $C \in \mathbb{R}$, 则.

$$(1) (\phi + \psi)^* = \phi^* + \psi^*$$

$$(2) (\phi\psi)^* = \psi^*\phi^*$$

$$(3) \text{若 } \phi \text{ 可逆, } \phi^* \text{ 可逆}$$

$$(4) (C\phi)^* = \overline{C}\phi^*$$

$$(5) (\phi^*)^* = \phi$$

$$(\phi^{-1})^* = (\phi^*)^{-1}$$



证明: V 为有限维内积空间, 标准正交基 $\{e_1, \dots, e_n\}$.

$$\phi \leftrightarrow A, \psi \leftrightarrow B.$$

$$(\phi^* + \psi)^* = \phi^* + \psi^*, \quad \overline{(A+B)}^T = \overline{A}^T + \overline{B}^T$$

|

$$\overline{CA}^T = \overline{C} \overline{A}^T$$

同理: $\overline{AB}^T = \overline{B}^T \overline{A}^T$

$$\overline{(\overline{A}^T)}^T = A,$$

无限维用定义证.

$$(\phi\psi(\alpha), \beta) = (\psi(\alpha), \phi^*(\beta)) = (\alpha, \psi^*\phi^*(\beta)) \Rightarrow (\phi\psi)^* = \psi^*\phi^*$$

$$(\phi^*\alpha, \beta) = (\alpha, \phi(\beta)) \Rightarrow \phi = (\phi^*)^*$$

命题 5. 设 V 为有限维内积空间, $\phi \in \mathcal{L}(V)$.

(1). 若 U 为 ϕ -不变子空间, $U^\perp$ 为 ϕ^* -不变子空间.

(2). 若 ϕ 全体特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n, \phi^*$ 全体特征值 $\overline{\lambda}_1, \dots, \overline{\lambda}_n$.

(1)

证明: $\forall u \in U, w \in U^\perp$

$$(\phi(u), w) = (u, \phi^*(w))$$

由左=0, 则右=0. $\Rightarrow \phi^*(w) \in U^\perp, w \in U^\perp$

(2) 标准正交基 $\{e_1, \dots, e_n\}$, $\phi \leftrightarrow A, \phi^* \leftrightarrow \overline{A}^T$

$$|\lambda I - A| = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_n)$$

$$|\lambda I_n - \overline{A}^T| = |\lambda I_n - \overline{A}|, \quad \text{令 } \lambda = \mu.$$

$$= |\mu I_n - \overline{A}| = (\mu - \lambda_1) \cdots (\mu - \lambda_n) = (\mu - \overline{\lambda}_1) \cdots (\mu - \overline{\lambda}_n).$$

$$= (\lambda - \overline{\lambda}_1) \cdots (\lambda - \overline{\lambda}_n).$$



例: $V = U \perp U^\perp$, E 为 U 到 $U^\perp$ 正交投影

$$(E(\alpha), \beta) = (\alpha, E(\beta)).$$

$$\Rightarrow E^* = E. \quad (\text{自伴随算子}).$$

例 2. $V = M_n(R)$, Frobenius.

$$\phi \in \mathcal{L}(V), \quad \phi(A) = PAQ, \quad P, Q \in M_n(R).$$

$$(\phi(A), B) = \text{Tr}(\phi(A)B^T) = \text{Tr}(PAQB^T), \quad \text{由 } \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA).$$

$$= \text{Tr}(AQB^TP) = \text{Tr}(A, (P^TBQ^T)^T).$$

$$(\phi(A), B) = (A, \phi^*(B)).$$

$$\Rightarrow \phi^*(B) = P^TBQ^T.$$

9.4 内积空间的同构, 正交变换与酉变换.

设 V 为 n 维欧氏空间, $\{e_1, \dots, e_n\}$ 标准正交基.

线性同构: $\phi: V \longrightarrow \mathbb{R}^n$ (标准内积).

$$\alpha = \sum_{i=1}^n a_i e_i \mapsto x = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

$$\beta = \sum_{i=1}^n b_i e_i \mapsto y = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

$$(\phi(\alpha), \phi(\beta)) = (x, y)_{\mathbb{R}^n} = x^T y.$$

$$(\alpha, \beta) = x^T G y = x^T y.$$

则 ϕ 不仅同构, 且 $(\phi(\alpha), \phi(\beta))_{\mathbb{R}^n} = (\alpha, \beta)_V, \quad \forall \alpha, \beta \in V$. 保持内积.

V 为 n 维酉空间, $\{e_1, \dots, e_n\}$.

$\phi: V \longrightarrow \mathbb{C}^n$ (标准内积).

$$(\phi(\alpha), \phi(\beta))_{\mathbb{C}^n} = (\alpha, \beta)_V \quad \forall \alpha, \beta \in V$$



定义1. 设 V, U 同为实内积(复内积)空间, $\phi: V \rightarrow U$ 线性映射.

若 $\forall \alpha, \beta \in V, (\phi(\alpha), \phi(\beta))_U = (\alpha, \beta)_V$

则称该 ϕ 为保持内积的线性映射. 若进一步,

ϕ 为线性同构, 则 ϕ 为保积同构.

注: (1). 内积空间的保积同构为等价关系.

(2). 保积线性映射为单射.

任取 $\alpha \in \ker \phi$, 即 $\phi(\alpha) = 0$.

$(\alpha, \alpha) = (\phi(\alpha), \phi(\alpha)) = 0$ 由正定, $\alpha = 0$. 则 ϕ 单射.

例: $\phi: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$ (标准).

$[a, b]^T \mapsto [a, b, 0]^T$. 不满

保积 $\Rightarrow$ 保范 $\Rightarrow$ 保矩.

令 $\alpha = \beta$. $\|\phi(\alpha)\|^2 = (\phi(\alpha), \phi(\alpha)) = (\alpha, \alpha) = \|\alpha\|^2$

$\Rightarrow \|\phi(\alpha)\| = \|\alpha\|, \forall \alpha \in V$.

命题2. $\phi: V \rightarrow U$ 为线性映射. 若 ϕ 保范, 则 ϕ 保积

证明: $\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + (\alpha, \beta) + (\beta, \alpha)$.

$\|\alpha - \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 - (\alpha, \beta) - (\beta, \alpha)$.

若 V 为欧氏空间, $(\alpha, \beta) = \frac{1}{4}(\|\alpha + \beta\|^2 - \|\alpha - \beta\|^2)$.

$(\phi(\alpha), \phi(\beta)) = \frac{1}{4}(\|\phi(\alpha + \beta)\|^2 - \|\phi(\alpha - \beta)\|^2)$

$= \frac{1}{4}(\|\alpha + \beta\|^2 - \|\alpha - \beta\|^2)$

$\Rightarrow (\phi(\alpha), \phi(\beta)) = (\alpha, \beta)$.

若 V 为酉空间 $\|\alpha + \beta\|^2 - \|\alpha - \beta\|^2 = 2i(\alpha, \beta) + 2i(\beta, \alpha)$. (1)

(1) + (2)i, $\|\alpha + i\beta\|^2 - \|\alpha - i\beta\|^2 = -2i(\alpha, \beta) + 2i(\beta, \alpha)$. (2)

$\Rightarrow (\alpha, \beta) = \frac{1}{4}(\|\alpha + \beta\|^2 - \|\alpha - \beta\|^2) + \frac{1}{4}(\|\alpha + i\beta\|^2 - \|\alpha - i\beta\|^2)$



定理3. $\phi: V \rightarrow U$ 是 n 维实(复)内积空间线性映射, 下列等价:

- (i) ϕ 保持内积. (ii) ϕ 为保积同构. (iii) ϕ 将 V 任一组标准正交基映为 U 标准正交基.
(iv) ϕ 将 V 某一组标准正交基映为 U 标准正交基.

证明: (i) $\Rightarrow$ (ii). ϕ 保持内积 $\Rightarrow \ker \phi = 0$. $\dim \phi = \dim V \Rightarrow \dim \operatorname{Im} \phi = \dim U$. $\operatorname{Im} \phi = U$.

于是 ϕ 为满射. $\phi: V \rightarrow U$ 为线性同构. (ii) 得证

(ii) $\Rightarrow$ (iii).

任取 V 标准正交基 $\{e_1, \dots, e_n\}$.

$$(\phi(e_i), \phi(e_j)) = (e_i, e_j) = \delta_{ij} \quad \forall i, j.$$

从而 $\{\phi(e_1), \dots, \phi(e_n)\}$ 为 U 标准正交基.

(iii) $\Rightarrow$ (iv) 显然

(iv) $\Rightarrow$ (i). 设 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 为 V 标准正交基, $\{\phi(e_1), \dots, \phi(e_n)\}$ 为 U 标准正交基.

$$\alpha = \sum a_i e_i \leftrightarrow x, \quad \beta = \sum b_i e_i \leftrightarrow y.$$

$$\phi(\alpha) = \sum a_i \phi(e_i), \quad \phi(\beta) = \sum b_i \phi(e_i).$$

$$(\phi(\alpha), \phi(\beta)) = \sum a_i \bar{b}_i \quad (\alpha, \beta) = \sum a_i \bar{b}_i.$$

$$\text{则 } (\phi(\alpha), \phi(\beta)) = (\alpha, \beta).$$

推论4: V, U 同为有限维实(复)内积空间, 则 $\exists$ 保积同构 $\phi: U \rightarrow V \iff \dim V = \dim U$.

" $\Rightarrow$ " 显然, 线性同构 $\Rightarrow$ 维数等.

" $\Leftarrow$ " $\dim V = \dim U = n$.

取 V 基 $\{e_1, \dots, e_n\}$, U 基 $\{f_1, \dots, f_n\}$.

定义 $\phi: V \rightarrow U$, 扩展为 $\phi \in L(V, U)$.
 $e_i \mapsto f_i$

定理3. (iv) $\Rightarrow \phi$ 保基同构.



定义5. 设 ϕ 为内积空间 V 上线性算子.

若 ϕ 保持内积, 则称 ϕ 为 $\begin{cases} \text{正交算子.} & \text{欧氏空间,} \\ \text{酉算子.} & \text{酉空间.} \end{cases}$

由定理3. $\Rightarrow \phi$ 为可逆算子.

定理6. 设 ϕ 为内积空间上线性算子,

则 ϕ 为正交算子(酉算子) $\iff \phi$ 可逆, $\phi^* = \phi^{-1}$.

证明:

$$"\Rightarrow" \quad \forall \alpha, \beta \in V. (\phi(\alpha), \beta) = (\phi(\alpha), \phi(\phi^{-1}(\beta))) = (\alpha, \phi^{-1}(\beta))$$

由伴随定义: $\phi^* = \phi^{-1}$.

$$"\Leftarrow" \quad \forall \alpha, \beta \in V. (\phi(\alpha), \phi(\beta)) = (\alpha, \phi^* \phi(\beta)) = (\alpha, \phi^{-1} \phi(\beta)) = (\alpha, \beta)$$

定义7. $A \in M_n(\mathbb{R})$. 若 $A^T = A^{-1}$, 则 A 为正交阵.

$C \in M_n(\mathbb{C})$. 若 $\bar{C}^T = C^{-1}$, 则 C 为酉阵.

定理8. 设 ϕ 为 n 维内积空间线性算子.

ϕ 为正交算子(酉算子) $\iff \phi$ 在 $\begin{smallmatrix} \text{任一} \\ \text{某} \end{smallmatrix}$ 组标准正交基下表示阵为正交(酉)阵.

证明: 任取 V 标准正交基 $\{e_1, \dots, e_n\}$. $\phi \leftrightarrow A \quad \phi^* \leftrightarrow \begin{cases} A^T, & V \text{ 为欧} \\ \bar{A}^T, & V \text{ 为酉.} \end{cases}$

ϕ 为正交算子(酉算子) $\iff \phi^* = \phi^{-1} \iff \phi$ 与 ϕ^{-1} 在同一标准正交基下有相同表示阵



$$\begin{cases} A^T = A^{-1}, & V \text{ 为欧} \\ \bar{A}^T = A^{-1}, & V \text{ 为酉.} \end{cases}$$



定理9. $A \in M_n(\mathbb{R})$, 下列等价.

- (1) A 为正交阵
- (2) A 的 n 个行向量为 $\mathbb{R}^n$ (标准内积) 的一组标准正交基
- (3) A 的 n 个列向量为 $\mathbb{R}^n$ - - - - -

证明: A 正交 $\Leftrightarrow A A^T = I_n \Leftrightarrow A^T A = I_n$.

(2). $A = \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}$ 行分块. $I_n = A A^T = \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} [\alpha_1^T \cdots \alpha_n^T]$ $\delta_{ij} = (i, j) \pi = \alpha_i \alpha_j^T = (\alpha_i, \alpha_j) \mathbb{R}^n$.

$A = [\beta_1 \cdots \beta_n]$. $I_n = A^T A = \begin{bmatrix} \beta_1^T \\ \vdots \\ \beta_n^T \end{bmatrix} [\beta_1 \cdots \beta_n]$ $(i, j) \pi = \beta_i^T \beta_j = (\beta_i, \beta_j) \mathbb{R}^n$.

定理10. $A \in M_n(\mathbb{C})$, 下列等价

- (1) A 为酉阵
- (2) A 的 n 个行向量为 $\mathbb{C}^n$ (标准内积) 一组标准正交基
- (3) - - - - -

A 酉: $\Leftrightarrow A A^T = I_n \Leftrightarrow A^T A = I_n$. 同理.

例: (1). 正交阵为一种特殊酉阵.

- (2). 单位阵为正交阵.
- (3). $D = \text{diag} \{d_1, \dots, d_n\} \in M_n(\mathbb{R})$ 为正交阵. $\Leftrightarrow d_i = \pm 1, 1 \leq i \leq n$.
- (4). 2 阶正交阵: 分类.

(I) 旋转. $\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$ $|A| = 1$

(II) 反射. $\begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{bmatrix}$ $|A| = -1$.



命题 11 (1) 酉阵行列式模长为 1. (正交阵行列式 ± 1).

(2) 酉阵特征值模 1.

$$(1) A A^T = I \Rightarrow I = I_n = |A A^T| = |A| |\overline{A}| = |\det(A)|^2 \\ \Rightarrow |\det(A)| = 1$$

(2) 设 $A\alpha = \lambda_0 \alpha, \alpha \in \mathbb{C}^n, \lambda_0 \in \mathbb{C}$

$$\overline{\alpha}^T A^T = \overline{\lambda_0} \overline{\alpha}^T$$

$$\overline{\alpha}^T A \alpha = |\lambda_0|^2 \overline{\alpha}^T \alpha \quad \text{由 } \overline{\alpha}^T \alpha > 0$$

$$\Rightarrow |\lambda_0| = 1$$

定理 12. (QR 分解).

设 A 为 n 阶实(复)方阵, $A = QR$, Q 为正交(酉) R 为上三角, 主对角元 > 0 .

若 A 非异, 分解唯一.

证明: $A = [u_1 \cdots u_n]$ 列分块.

推广 Gram-Schmidt 正变化.

目标: $\rightsquigarrow \{w_1, \dots, w_n\}$, 正交向量组

其中 w_i 或为 0 或为单位向量

$$\text{令 } u_k = u_k - \sum_{j=1}^{k-1} (u_k, w_j) w_j$$

若 $u_k = 0$, 令 $w_k = 0$.

$u_k \neq 0$, 令 $w_k = \frac{u_k}{\|u_k\|}$. $\left. \begin{array}{l} \text{若 } u_k = 0, \text{ 令 } w_k = 0. \\ u_k \neq 0, \text{ 令 } w_k = \frac{u_k}{\|u_k\|}. \end{array} \right\} w_1, \dots, w_{k-1}, w_k \text{ 为正交.}$

$\{u_1, \dots, u_n\} \rightarrow \{w_1, \dots, w_n\}$ 正交(可能有 0).

$$u_k = \sum_{j=1}^{k-1} (u_k, w_j) w_j + \|u_k\| w_k \quad (1 \leq k \leq n)$$

$$A = [u_1 \cdots u_n] = [w_1 \cdots w_n] \begin{bmatrix} \|u_1\| & & \\ & \ddots & \\ & & \|u_n\| \end{bmatrix} \xrightarrow{R}$$

若某个 $w_i = 0$, 则 R 的第 i 行全为 0.



设 $w_1, \dots, w_n$ 中有 r 个非零 $w_1, \dots, w_r$.

扩充 $\mathbb{R}^n$ 中标准正交基 $\{\tilde{w}_1, \dots, \tilde{w}_n\}$, $\tilde{w}_j = w_j$.

$$\Rightarrow A = [\tilde{w}_1 \cdots \tilde{w}_n] R = QR, Q \text{ 为正交阵}$$

自伴随算子:

引理1. 内积空间中两组标准正交基间过渡阵为正交阵(酉阵).

证明: 取标准正交基 $\{e_1, \dots, e_n\}$, $\{f_1, \dots, f_n\}$, 过渡阵 $P = (a_{ij})_{n \times n}$.

$$[f_1, \dots, f_n] = [e_1, \dots, e_n]P$$

$$f_j = \sum_{i=1}^n a_{ij} e_i, \quad f_k = \sum_{i=1}^n a_{ik} e_i, \quad \langle f_j, f_k \rangle = \left(\sum_{i=1}^n a_{ij} e_i, \sum_{i=1}^n a_{ik} e_i \right) = \sum_{i=1}^n a_{ij} a_{ik}$$

即 P 的 n 个列向量为 $\mathbb{R}^n$ 中标准正交基, P 为正交阵.

线性算子 ϕ , $\{e_1, \dots, e_n\}$ 表示阵 A , $\{f_1, \dots, f_n\}$ 表示阵 B , $\Rightarrow B = P^{-1}AP = \begin{cases} P^T A P & V \text{ 欧氏} \\ \bar{P}^T A P & V \text{ 酉} \end{cases}$

定义: 设 $A, B \in M_n(\mathbb{R})$, $\exists$ 正交阵 P , $B = P^T A P$, A 与 B 正交相似.

$A, B \in M_n(\mathbb{C})$, $\exists$ 酉阵 P , $B = \bar{P}^T A P$, A 与 B 酉相似.

注: 正交相似, 酉相似为等价关系.

定义3: ϕ 为内积空间上线性算子, 若 $\phi^* = \phi$, 则为自伴随算子.

欧氏空间: $\Rightarrow$ 对称算子, 酉空间: $\Rightarrow$ Hermite 算子.

例: V : n 维内积空间, $U \subseteq V$, $V = U \oplus U^\perp$, E 为 $V \rightarrow U$ 投影 $\forall \alpha, \beta \in V$.

$$(E\alpha | \beta) = (\alpha | E\beta), \Rightarrow E = E^*, \text{ 为自伴随算子.}$$



引理4: ϕ 为 n 维内积空间线性算子, 则:

ϕ 自伴随 $\iff \phi$ 在某一组标准正交基下表示阵 $\begin{cases} \text{实对称} \\ \text{Hermite} \end{cases}$

证明: $\{e_1, \dots, e_n\}$ 标准正交, ϕ 表示阵为 A .

则 ϕ^* 在同基下阵 A^T (A^H).

ϕ 自伴随: 即 $\phi = \phi^* \iff \phi, \phi^*$ 在某一组标准正交基下表示阵相等, 即 $A = A^T$
 $A = A^H$

引理5: 设 ϕ 为内积空间 V 上自伴随算子, 则 ϕ 所有特征值 $\in \mathbb{R}$, 不同特征值特征向量正交

任取 ϕ 特征值 λ, α .

$$\phi(\alpha) = \lambda\alpha, \quad \lambda(\alpha, \alpha) = (\lambda\alpha, \alpha) = (\phi(\alpha), \alpha) = (\alpha, \phi(\alpha)) = (\alpha, \lambda\alpha) = \bar{\lambda}(\alpha, \alpha)$$

$$\Rightarrow \lambda = \bar{\lambda} \Rightarrow \lambda \in \mathbb{R}.$$

任取不同特征值 μ, β . 证明 α, β 正交.

$$\lambda(\alpha, \beta) = (\lambda\alpha, \beta) = (\phi(\alpha), \beta) = (\alpha, \phi(\beta)) = (\alpha, \mu\beta) = \mu(\alpha, \beta).$$

$$\text{由 } (\lambda - \mu)(\alpha, \beta) = 0 \Rightarrow (\alpha, \beta) = 0.$$

推论6: Hermite 阵特征值 $\in \mathbb{R}$, 不同特征值特征向量正交.

任一实对称阵为 Hermite 阵, 从而实对称阵上述成立.

推论7: ϕ 为欧氏空间线性算子, 特征值为实, 不同特征值特征向量正交.

证明: 任取标准正交基 $\phi \sim A$.

引理4. A 实对称 $\xrightarrow{\text{推论6}} A$ 特征值 $\in \mathbb{R}$, 不同特征值特征向量正交.



定理8: ϕ 为 n 维内积空间 V 上自伴随算子, 则在 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 下 ϕ 在基下为 Λ .

证明: 取 ϕ 特征值 λ_1 , $\alpha \in V$.

$e_1 = \frac{\alpha}{\|\alpha\|}$, 则 e_1 为单位特征向量.

维数: $n=1$ 成立.

下证 $\dim V < n$ 成立, 证 n .

令 $U = L(e_1)^\perp$, $\dim U = n-1$.

$L(e_1)$ 为 ϕ 不变子空间, $\Rightarrow L(e_1)^\perp = U$ 为 ϕ^* 不变子空间, 也就为 ϕ 不变.

作限制 $\phi|_U$, $\forall u, v \in U \subseteq V$.

$$(\phi(u), v) = (u, \phi(v)) \Leftrightarrow (\phi|_U(u), v) = (u, \phi|_U(v))$$

$\Rightarrow (\phi|_U)^* = \phi|_U$, 即 $\phi|_U$ 自伴随.

则由 $\phi|_U$ 为 $n-1$ 维, $\exists U$ 标准正交基为实对角阵 $\{e_2, \dots, e_n\}$

$\phi|_U$ 在这组基下表示为 $\lambda_2, \dots, \lambda_n$, $V = L(e_1) \oplus U$.

$\Rightarrow \{e_1, \dots, e_n\}$ 为 V 标准正交基, ϕ 表示阵 $\text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$

定理9: A 为 n 阶实对称阵 (Hermite), 存在正交阵 (酉阵), $P^T A P$ 为 ($\bar{P}^T A P$) 为实对角阵.

证明: 构造 $\phi: C^n \rightarrow C^n$ (标准内积)

$$\alpha \mapsto A\alpha.$$

ϕ 在标准单位列向量 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 表示阵 A , A Hermite $\Rightarrow \phi$ 自伴随.

定理8: $\exists C^n$ 中 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$, 使 ϕ 表示阵对角 Λ .

$$[\phi(\alpha_1), \dots, \phi(\alpha_n)] = [\alpha_1, \dots, \alpha_n] \Lambda \quad \text{令 } P = [\alpha_1, \dots, \alpha_n] \text{ 为酉阵, } \bar{P}^T A P = \Lambda$$



推论10. 实对称阵 (Hermite 阵) 在正交相似 (酉相似) 下全系不变为主特征值.

正交相似 (酉相似) 于特征值构成实对称阵.

证明: 相似阵有相同特征值.

A, B 有 $\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$, $\exists P, Q$ 正交,

$$P^T A P = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} \quad Q^T B Q = \begin{bmatrix} \lambda_{i_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_{i_n} \end{bmatrix}$$

其中 $(i_1, \dots, i_n)$ 为 $(1, \dots, n)$ 全排列.

$$P_j \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} P_j = \text{diag} \{\lambda_{i_1}, \dots, \lambda_{i_n}\}, \quad P_j \text{ 正交阵}, \quad P_j^T P_j = I_n$$

$$\text{diag} \{\lambda_{i_1}, \dots, \lambda_{i_n}\} \xrightarrow[\text{相似}]{\text{若干正交}} \text{diag} \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}.$$

$\Rightarrow A$ 与 B 正交相似.

$$B = P^T A P = P^T A P$$

$$\text{几何上, } f(x_1, \dots, x_n) = x^T A x = y^T (C^T A C) y.$$

$$x = Cy, \quad \begin{matrix} \text{标准正交} & \text{标准正交} & \swarrow \text{正交阵} \\ [f_1, \dots, f_n] = [e_1, \dots, e_n] C \end{matrix}$$



推论 11. $f = x^T A x$, 实二次型 [A 实对称, $\lambda_1, \dots, \lambda_n$]

则 $\exists$ 正交合同(相似), $x = Py$, f 可化为 $\lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$

f 正惯性指数: 正特征值数, 负同理.

推论 12. A 为 n 阶实对称阵, A 正定 $\iff A$ 全体特征值 > 0

负定 < 0

半正定 ≥ 0

半负定 ≤ 0

例 1: $A = \begin{bmatrix} 4 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 4 \end{bmatrix}$

解: $|\lambda I - A| = (\lambda - 2)^2 (\lambda - 8)$ 2 两重, 8 一重.

$\lambda_1 = 8 \iff \alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ $\lambda_2 = 2 \iff \alpha_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ $\alpha_3 = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

利用 Gram-Schmit, $\alpha_3' = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \alpha_2)}{\|\alpha_2\|^2} \alpha_2$

$e_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}$ $e_2 = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \end{bmatrix}$ $e_3 = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ $P = [e_1, e_2, e_3]$ $P^T A P = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \lambda_2 \end{bmatrix}$

例 3: A 实对称 $A^3 = I_n$ 证 $A = I_n$

证明: 任取 $\lambda, \lambda \in \mathbb{R}$, 且 $\lambda^3 = 1, \lambda = 1$.

$\exists$ 正交阵 $P^T A P = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}$



9.6 复正规算子.

V 为酉空间, $\phi \in \mathcal{L}(V)$, $\{e_1, \dots, e_n\}$ 为标准正交基, ϕ 表示阵为复对角阵

$$\Lambda = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}, \quad [\phi(e_1) \dots \phi(e_n)] = [e_1 \dots e_n]\Lambda.$$

$$\iff \phi(e_i) = \lambda_i e_i, \quad (1 \leq i \leq n).$$

$$\phi^* \text{ 表示阵 } \bar{\Lambda}^T = \text{diag}\{\bar{\lambda}_1, \dots, \bar{\lambda}_n\}.$$

$$\iff \phi^*(e_i) = \bar{\lambda}_i e_i, \quad (1 \leq i \leq n).$$

$$\phi\phi^*(e_i) = \phi(\bar{\lambda}_i e_i) = \bar{\lambda}_i \lambda_i e_i = |\lambda_i|^2 e_i.$$

$$\phi^*\phi(e_i) = \lambda_i \bar{\lambda}_i e_i = |\lambda_i|^2 e_i.$$

$$\Rightarrow \phi\phi^* = \phi^*\phi.$$

定义 1. V 为有限维内积空间, $\phi \in \mathcal{L}(V)$, $\phi\phi^* = \phi^*\phi$, 则 ϕ 为正规算子

设 $A \in M_n(\mathbb{R})$, $AA^T = A^T A$, 则 A 为实正规阵.

$A \in M_n(\mathbb{C})$, $A\bar{A}^T = \bar{A}^T A$, A 为复正规阵.

例 (1). 自伴随算子为正规算子 $\phi = \phi^*$

(2). 正交算子 (酉算子) 为正规, $\phi^* = \phi^{-1}$

(3). Hermite, 酉阵复正规

(4). 实对称, 正交阵为实正规阵.



引理2. V 为欧(西). $\phi \in \mathcal{L}(V)$. 则.

ϕ 为正规算子 $\iff \phi$ 在 ^{某一组}_{任一组} 标准正交基下表示阵实正规(复正规).

证明: 任取 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 标正. $\phi \longleftrightarrow A$ $\phi^* \longleftrightarrow \begin{cases} A^T & \text{欧} \\ \bar{A}^T & \text{西} \end{cases}$

ϕ 正规: $\phi\phi^* = \phi^*\phi \iff$ 表示阵在标正下相等 即 $AA^T = A^TA$,
 $A\bar{A}^T = \bar{A}^TA$.

酉空间 V , $\phi \in \mathcal{L}(V)$. ϕ 在某基 {标正} 为复对角阵 $\iff \phi$ 正规

引理3. V 西. $\phi \in \mathcal{L}(V)$ 为正规.

$$(1) \|\phi(\alpha)\| = \|\phi^*(\alpha)\|, \forall \alpha \in V.$$

$$(2) \alpha \text{ 为 } \phi \text{ 关于 } \lambda \text{ 的特征向量} \iff \phi^* \alpha = \bar{\lambda} \alpha.$$

(3). ϕ 关于不同特征值特征向量正交

$$(1). (\phi(\alpha), \phi(\alpha)) = (\alpha, \phi^*\phi(\alpha)) = (\alpha, \phi\phi^*(\alpha)) = (\phi^*(\alpha), \phi^*(\alpha)).$$

(2). 先证 $\lambda I - \phi$ 也正正规.

$$(\lambda I - \phi)^* = \bar{\lambda} I - \phi^*$$

$$(\lambda I - \phi)(\lambda I - \phi)^* = (\lambda I - \phi^*)(\lambda I - \phi).$$

$$\text{则 (1). } \|(\lambda I - \phi)(\alpha)\| = \|(\bar{\lambda} I - \phi^*)(\alpha)\|, \forall \alpha \in V, \alpha \neq 0.$$

$$\phi(\alpha) = \lambda \alpha \iff (\lambda I - \phi)(\alpha) = 0 \iff \phi^*(\alpha) = \bar{\lambda} \alpha.$$

$$(3). \phi(\alpha) = \lambda \alpha, \phi(\beta) = \mu \beta, \lambda \neq \mu.$$

$$\Downarrow \\ \phi^*(\beta) = \bar{\mu} \beta.$$

$$\lambda(\alpha, \beta) = (\lambda \alpha, \beta) = (\phi(\alpha), \beta) = (\alpha, \phi^*(\beta)) = (\alpha, \bar{\mu} \beta) = \bar{\mu}(\alpha, \beta).$$

$$\Rightarrow (\alpha, \beta) = 0.$$



定理4. ϕ 为酉空间 V 上线算子, $\exists V$ 标准正交基, ϕ 在基下矩阵上三角.

对 $\dim V$ 归纳, $n=1$. $\checkmark$

设 $\dim V < n$, 成立. 证 n .

$$\text{设 } \phi^*(\alpha) = \lambda \alpha, \quad e_n = \frac{\alpha}{\|\alpha\|}, \quad \phi^*(e_n) = \lambda e_n.$$

$$\text{令 } U = \perp(e_n)^{\perp}, \quad \dim U = n-1.$$

$\perp(e_n)$ 为 ϕ^* 不变子空间 $\Rightarrow U$ 为 $\phi^{**} = \phi$ 不变子空间

$\phi|_U$. 则 $\exists$ 基 $\{e_1, \dots, e_{n-1}\}$, $\phi|_U(e_1, \dots, e_{n-1}) = (e_1, \dots, e_{n-1})$ 上

$$\text{则 } \{e_1, \dots, e_n\} \text{ 为 } V \text{ 标准正交} \quad [\phi(e_1) \dots \phi(e_n)] = [e_1 \dots e_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_{n-1} \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

推论5. (Schur).

设 $A \in M_n(\mathbb{C})$, $\exists$ 酉 P , $P^T A P$ 为上三角阵.

定理6. 设 ϕ 为酉空间线性算子, 则 ϕ 正规 $\Leftrightarrow \phi$ 在某基下复对角阵.

证明: 充分性已证. " $\Leftarrow$ " 见 113 后页. 部分.

$\Rightarrow$

由 (Schur), $\exists$ 标准正交基 $\{e_1, \dots, e_n\}$, ϕ 表示为上三角 A , ϕ^* 表示阵 A^T

$$[\phi(e_1) \dots \phi(e_n)] = [e_1 \dots e_n] \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ & \ddots & \\ & & a_{nn} \end{bmatrix}$$

$$[\phi^*(e_1) \dots \phi^*(e_n)] = [e_1 \dots e_n] \begin{bmatrix} \bar{a}_{11} & & \\ & \ddots & \\ & & \bar{a}_{nn} \end{bmatrix}$$

$$\phi(e_1) = a_{11}e_1 \xrightarrow{\text{性质 (2)}} \phi^*(e_1) = \bar{a}_{11}e_1.$$

$$\phi^*(e_1) = \bar{a}_{11}e_1 + \bar{a}_{12}e_2 + \dots \Rightarrow a_{12} = \dots = a_{1n} = 0$$



$$\phi(e_1) = a_{11}e_1 \iff \phi^*(e_1) = \overline{a_{11}}e_1.$$

$$\phi^*(e_1) = \overline{a_{11}}e_1 + \dots + a_{21}e_2 + \dots + a_{n1}e_n = 0.$$

同理 $a_{ij} = 0, \forall i < j$.

从而 A 为对角阵.

推论 7. A 为复正规阵, $\exists$ 酉阵 P , P^TAP 为复对角阵.

同理: 复正规阵在酉相似下全系不变量为特征值.

推论 8. U 为 n 阶酉阵, $\exists$ 酉阵 P , s.t. $P^TUP = \text{diag}\{c_1, \dots, c_n\}$, $|c_i| = 1$.

$\exists$ 酉阵 P , $P^TUP = \text{diag}\{c_1, \dots, c_n\}$, $c_i \in \mathbb{C}$.

酉阵.

$\Rightarrow c_i$ 为模长为 1 复数.

定理 9. ϕ 为酉空间线性算子, $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 为 ϕ 全体不同特征值 $V_1, \dots, V_k$.

则 ϕ 正规 $\iff V_0 = V_1 \perp V_2 \perp \dots \perp V_k$.

$\rightarrow$

证明: ϕ 正规 $\rightarrow \phi$ 可对角化 $\Rightarrow V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$.

正规性质 $\Rightarrow V_i \perp V_j, \forall i \neq j$. 正交直和.

" $\Leftarrow$ " 取 V_i 标准正交基拼成 V 标正.

注意到基均为特征, ϕ 在该基下表示为对角阵.

定理 10. V 欧, $\phi \in \mathcal{L}(V)$ 自伴随, $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 全体不同, $V_1, \dots, V_k$.

$$V = V_1 \perp V_2 \perp \dots \perp V_k.$$



A 为 n 阶实对称阵, 特征值从小到大: $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$.

$\Rightarrow \exists$ 正交阵 P , $P^TAP = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$.

$P = [e_1, \dots, e_n] \Rightarrow \{e_1, \dots, e_n\}$ 为 $\mathbb{R}^n$ 在标准内积下标准正交基

$$A[e_1, \dots, e_n] = [e_1, \dots, e_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow Ae_i = \lambda_i e_i, (1 \leq i \leq n).$$

$\forall x \in \mathbb{R}^n$, 设 $x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$.

$$Ax = A\left(\sum_{i=1}^n x_i e_i\right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i e_i.$$

$$x^T Ax = \left(\sum_{i=1}^n x_i e_i, \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i e_i\right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2$$

$x = e_1 \quad \downarrow \quad x = e_n$
 $\lambda_1 x^T x \quad \lambda_n x^T x$

$$\max_{0 \neq x \in \mathbb{R}^n} \frac{x^T Ax}{x^T x} = \lambda_n, \quad \min_{0 \neq x \in \mathbb{R}^n} \frac{x^T Ax}{x^T x} = \lambda_1.$$

定理

$$\lambda_i = \min_{V_i} \max_{0 \neq x \in V_i} \frac{x^T Ax}{x^T x}.$$

$\rightarrow \mathbb{R}^n$ 中 i 维子空间.

$$\lambda_i = \max_{V_{n-i}} \min_{0 \neq x \in V_{n-i}} \frac{x^T Ax}{x^T x}$$



证明: 取定 $V_i \subseteq \mathbb{R}^n$. $U = \langle e_1, e_{i+1}, \dots, e_n \rangle$. $\dim U = n+1-i$. $\dim V_i = i$.

断言 $V_i \cap U \neq 0$. 若 $V_i \cap U = 0$. $\mathbb{R}^n \supseteq V_i \oplus U$. 矛盾.

取 $0 \neq x \in V_i \cap U$. $x = x_1 e_1 + x_{i+1} e_{i+1} + \dots + x_n e_n$.

$$x^T A x_0 = \sum_{j=1}^n \lambda_j x_j^2 \quad x_0^T x_0 = \sum_{j=1}^n x_j^2.$$

$$\frac{x_0^T A x_0}{x_0^T x_0} \geq \lambda_i.$$

$$\Rightarrow \max_{0 \neq x \in V_i} \frac{x^T A x}{x^T x} \geq \lambda_i.$$

$$\min_{V_i} \max_{0 \neq x \in V_i} \frac{x^T A x}{x^T x} \geq \lambda_i.$$

任取 $W = \langle e_1, \dots, e_i \rangle$. $\dim W = i$.

$$\max_{0 \neq x \in W} \frac{x^T A x}{x^T x} \quad x = \sum_{j=1}^i x_j e_j, \quad x^T A x = \sum_{j=1}^i \lambda_j x_j^2 \quad x^T x = \sum_{j=1}^i x_j^2.$$

$$\Rightarrow \lambda_i = \min_{V_i} \max_{0 \neq x \in V_i} \frac{x^T A x}{x^T x}.$$

A 实对称, $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_n$. A 的 m 个主子阵 $\mu_1 \leq \dots \leq \mu_m$.

实正规矩阵.

欧氏空间 $\mathbb{R}^n$. 正规算子 ϕ .

引理 1. ϕ 实正规. $f(x) \in \mathbb{R}[x]$. $f(\phi)$ 实正规.

$$f(x) = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0, \quad a_i \in \mathbb{R}.$$

$$f(\phi) = a_n \phi^n + \dots + a_1 \phi + a_0 I \quad f(\phi)^* = f(\phi^*).$$

$$\text{由 } f(\phi) f(\phi)^* = f(\phi) f(\phi^*) = f(\phi^*) f(\phi) = f(\phi^*)^* f(\phi).$$



引理 2. ϕ 实正规, $f(x)g(x)=1$, $\alpha \in \ker(f(\phi))$, $\beta \in \ker(g(\phi))$, $(\alpha, \beta)=0$.

证明: $\exists u(x), v(x) \in \mathbb{R}[x]$.

$$f(x)u(x) + g(x)v(x) = 1$$

$$\text{令 } x = \phi, f(\phi)u(\phi) + g(\phi)v(\phi) = 1v.$$

$$\text{作用 } \alpha, \quad \alpha = \phi u(\phi)f(\phi)(\alpha) + g(\phi)v(\phi)(\alpha) = g(\phi)v(\phi)(\alpha)$$

$$\begin{aligned} (\alpha, \beta) &= (g(\phi)v(\phi)(\alpha), \beta) \\ &= (v(\phi)(\alpha), g(\phi)^* \beta) \end{aligned}$$

$$\text{由条件 } g(\phi)^* \beta = 0.$$

$$\text{正规 } \|\phi(\alpha)\| = \|\phi^*(\alpha)\|.$$

$$g(\phi) \text{ 正规, } \Rightarrow \|g(\phi)(\beta)\| = \|g(\phi)^* \beta\|$$

$$\Rightarrow g(\phi)^* \beta = 0 \Rightarrow (\alpha, \beta) = 0.$$

定理 3. ϕ 实正规, $g(x)$ 为极小多项式, 设 $g_1(x) \cdots g_k(x)$ 为 $g(x)$ 所有互异首一不可约因式 $W_i = \ker g_i(\phi)$, 则:

$$(1). g(x) = g_1(x) \cdots g_k(x), \text{ 且 } \deg g_1(x) \leq 2$$

$$(2) \quad V = W_1 \perp W_2 \cdots \perp W_k$$

$$(3). \phi|_{W_i} \text{ 为实正规, 极小多项式 } g_{ii}(x)$$

(1). 任取 V 一组标准正交基, ϕ 表示 A , $AA^T = A^T A$, 将 A 看为复, A 复正规

由上节定理, A 酉相似 diag , A 可对角化 $\Leftrightarrow g(x)$ 在 $\mathbb{C}$ 上无重根

从而 $g(x)$ 在 $\mathbb{R}$ 上无重因式, $g(x) = g_1(x) \cdots g_k(x)$.

(2).



$$(2) \hat{=} f_i(x) = \frac{g_i(x)}{g_i(x)} = g_1(x) \cdots g_{i-1}(x) \cdots g_n(x)$$

$$\Rightarrow (f_1(x) \cdots f_n(x)) = 1.$$

$$\Rightarrow \exists u_i(x) \quad \sum_{i=1}^k f_i(x) u_i(x) = 1.$$

$$\hat{=} x = \phi, \quad \sum_{i=1}^k f_i(\phi) u_i(\phi) = 1_V.$$

$$\forall \alpha \in V$$

$$\text{作用 } \alpha. \quad \alpha = f_1(\phi)(u_1(\phi)\alpha) \cdots f_k(\phi)(u_k(\phi)(\alpha). \quad \text{由 } g_i(\phi)(f_i(\phi)u_i(\phi)\alpha) = 0.$$

$$f_i(\phi)u_i(\phi)\alpha \in \ker g_i(\phi) = W_i.$$

$$\alpha = W_1 + \cdots + W_k.$$

$$V = W_1 + W_2 + \cdots + W_k.$$

$$\forall 1 \leq i \neq j \leq k. \quad (g_i(x), g_j(x)) = 1$$

$$\text{引理 2} \Rightarrow W_i \perp W_j. \quad V = W_1 \perp W_2 \cdots \perp W_k.$$

(3). 先证. W_i 为 ϕ 不变. ϕ^* 不变

$$\forall w \in W_i = \ker g_i(\phi). \quad g_i(\phi)(w) = 0. \quad g_i(\phi)(\phi(w)) = \phi g_i(\phi)(w) = 0. \Rightarrow W_i \text{ 为 } \phi \text{ 不变}$$

$$g_i(\phi)(\phi^*(w)) = \phi^* g_i(\phi)(w) = 0 \Rightarrow W_i \text{ 为 } \phi^* \text{ 不变.}$$

$$\phi|_{W_i}. \quad \phi^*|_{W_i}. \quad \forall \alpha, \beta \in W_i.$$

$$(\phi(\alpha), \beta) = (\alpha, \phi^*(\beta)). \Rightarrow (\phi|_{W_i}(\alpha), \beta) = (\alpha, \phi^*|_{W_i}(\beta)) \Rightarrow (\phi|_{W_i})^* = \phi^*|_{W_i}.$$

$$\phi|_{W_i} (\phi|_{W_i})^* = \phi|_{W_i} \phi^*|_{W_i} = \phi|_{W_i} \phi^*|_{W_i} = (\phi|_{W_i})^* (\phi|_{W_i}).$$

$$W_i = \ker g_i(\phi). \quad \phi|_{W_i} \text{ 适合 } g_i(x)$$

$$\text{即 } g_i(\phi|_{W_i}) \in I(W_i).$$

$$w \in W_i. \quad g_i(\phi|_{W_i})(w) = g_i(\phi)(w) = 0. \Rightarrow \phi|_{W_i} \text{ 极小多项式 } |g_i(x).$$

$$g_i(x) \text{ 不可约} \Rightarrow \text{极小} = g_i(x).$$



$$g(x) = x^2 + 1.$$

引理 4: ϕ : 实正规, $g(x) = x^2 + 1$. $0 \neq v \in V$

$$u = \phi(v), \quad \|u\| = \|v\|, \quad (u, v) = 0 \text{ 且 } [\phi(u), \phi(v)] = [u, v] \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$[\phi^*(u), \phi^*(v)] = [u, v] \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

证明: $\phi(u) = \phi^2(v) = -v$.

$$0 = \|\phi(v) - u\|^2 + \|\phi(u) + v\|^2$$

$$= (\phi(v), \phi(v)) - 2(\phi(v), u) + \|u\|^2 + \|\phi(u)\|^2 + 2(\phi(u), v) + \|v\|^2$$

$$\text{由 } \phi \text{ 正规, } \|\phi(v)\| = \|\phi^*(v)\|$$

$$= \|\phi^*(v)\|^2 + 2(\phi^*(v), u) + \|u\|^2 + \|\phi^*(u)\|^2 - 2(\phi^*(u), v) + \|v\|^2$$

$$= \|\phi^*(v) + u\|^2 + \|\phi^*(u) - v\|^2$$

$$\Rightarrow \phi^*(u) = v \quad \phi^*(v) = -u$$

$$(u, u) = (\phi(v), u) = (v, \phi^*(u)) = (v, v), \quad \|u\| = \|v\|$$

$$(u, v) = (\phi(v), v) = (v, \phi^*(v)) = -(u, v) \quad (u, v) = 0$$

引理 5 ϕ 实正规, $g(x) = (x-a)^2 + b^2$, $a, b \in \mathbb{R}$, $b \neq 0$.

任取 $0 \neq v \in V$, $u = b^{-1}(\phi - aI)v$, 则 $\|u\| = \|v\|$ $(u, v) = 0$ 且

$$[\phi(u), \phi(v)] = [u, v] \begin{bmatrix} a & b \\ -b & a \end{bmatrix} \quad [\phi^*(u), \phi^*(v)] = [u, v] \begin{bmatrix} a & -b \\ b & a \end{bmatrix}$$

$$\text{令 } \psi = b^{-1}(\phi - aI), \quad g(x) = x^2 + 1.$$

$$\forall v \in V, \quad u = \psi(v), \quad \|u\| = \|v\|, \quad (u, v) = 0 \text{ 且}$$



$$\psi \text{ 表 } \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \psi^* \text{ 表 } \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{反之, } \phi = aIv + b\psi, \quad \phi^* = aIv + b\psi^*.$$

$$\Rightarrow \phi \text{ 表 } \begin{bmatrix} a & b \\ -b & a \end{bmatrix}, \quad \phi^* \begin{bmatrix} a & -b \\ b & a \end{bmatrix}.$$

定理6. ϕ 实正规, $g(x) = (x-a)^2 + b^2$, $a, b \in \mathbb{R}, b \neq 0$.

则 $\exists$ s 个 2 维子空间 V_i , $V = V_1 \perp V_2 \cdots \perp V_s$

且 $\forall V_i$, 标准正交基 $\{u_i, v_i\}$, $\phi|_{V_i}$ 表示 $\begin{bmatrix} a & b \\ -b & a \end{bmatrix}$.

$n=1$, $\dim V=1$, $V=L(e)$, $\phi(e)=\lambda_0 e$, λ_0 为实特征值, $g(\lambda_0) = (\lambda_0 - a)^2 + b^2 > 0$.

设维数小于 n , 成立, 证 n 维. $0 \neq v \in V$, $\|v\|=1$

令 $u_1 = b^{-1}(\phi - aIv)(v)$, 引理5, $\|u_1\| = \|v\| = 1$, $(u_1, v) = 0$.

令 $V_1 = L(u_1, v)$, u_1, v 为标准正交, $[\phi(u_1), \phi(v)] = [u_1, v] \begin{bmatrix} a & b \\ -b & a \end{bmatrix}$.

$$[\phi^*(u_1), \phi^*(v)] = [u_1, v] \begin{bmatrix} a & -b \\ b & a \end{bmatrix} \quad v \text{ 为 } \phi, \phi^* \text{ 不变}$$

则 $V_1^\perp$ 为 ϕ, ϕ^* 不变子空间.

作限制 $\phi|_{V_1^\perp}$, $\phi^*|_{V_1^\perp}$, $\Rightarrow \phi|_{V_1^\perp}$ 为正规算子.

$$\dim V_1^\perp = n - \dim V_1 = n - 2 < n.$$

由归纳, $\exists s-1$ 个二维子空间 $V_2 \cdots V_s$, $V_1^\perp = V_2 \perp \cdots \perp V_s$, $V = V_1 \perp \cdots \perp V_s$.

$\exists V_i$ $\{u_i, v_i\}$ 标准正交基表示阵 $\begin{bmatrix} a & b \\ -b & a \end{bmatrix}$.

ϕ 在 $\{u_1, v_1, \dots, u_s, v_s\} = \text{diag} \left\{ \begin{bmatrix} a & b \\ -b & a \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} a & b \\ -b & a \end{bmatrix} \right\}$.



定理 7. 设 ϕ 实正规, 存在 V 标准正交基 ϕ 表示阵 $\text{diag} \left\{ \begin{bmatrix} a_1 & b_1 \\ -b_1 & a_1 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} a_r & b_r \\ -b_r & a_r \end{bmatrix}, c_{2m+1}, \dots, c_n \right\}$

证明: 考虑 $\phi|_{W_i} (1 \leq i \leq k)$.

↑
正交相似标准型

1°. 极小 $g(x) = x - c \Rightarrow \phi|_{W_i} = c_i I_{W_i}$.

2°. 极小 $g(x) = (x - a)^2 + b^2, b \neq 0$.

定理 6. $\Rightarrow \exists W_i$ 标准正交基, $\phi|_{W_i}$ 表示 $\text{diag} \left\{ \begin{bmatrix} a_i & b_i \\ -b_i & a_i \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} a_i & b_i \\ -b_i & a_i \end{bmatrix} \right\}$.

注: 实正规阵正交相似下全不变量为特征值

推论 8. A 正交, $\exists$ 正交 P , st.

$$P^T A P = \text{diag} \left\{ \begin{bmatrix} \cos \theta_1 & \sin \theta_1 \\ -\sin \theta_1 & \cos \theta_1 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} \cos \theta_r & \sin \theta_r \\ -\sin \theta_r & \cos \theta_r \end{bmatrix}, 1, \dots, 1, -1, \dots, -1 \right\}$$

证. $\exists P$ 正交.

$$P^T A P = \text{diag} \left\{ \begin{bmatrix} a_1 & b_1 \\ -b_1 & a_1 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} a_r & b_r \\ -b_r & a_r \end{bmatrix}, c_{2m+1}, \dots, c_n \right\}$$

$$\begin{bmatrix} a_i & b_i \\ -b_i & a_i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_i & -b_i \\ b_i & a_i \end{bmatrix} = I_2$$

推论 9. A 为实反对称, $\exists$ 正交 P .

$$P^T A P = \text{diag} \left\{ \begin{bmatrix} 0 & b_1 \\ -b_1 & 0 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 0 & b_r \\ -b_r & 0 \end{bmatrix}, 0, \dots, 0 \right\}$$

$$A A^T = -A^2 = A^T A.$$



推论10. 实反对称^秩阵为偶, 特征值纯虚或0.

