



# Python 数据科学 速查表

[参阅 NumPy](#)

## SciPy - 线性代数

天善智能 商业智能与大数据社区 [www.hellobi.com](http://www.hellobi.com)



SciPy

SciPy 是基于 NumPy 创建的 Python 科学计算核心库，提供了众多数学算法与函数。



### 与NumPy交互

[参阅 NumPy](#)

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.array([1,2,3])
>>> b = np.array([(1+5j), 2j, 3j], [(4j, 5j, 6j)])
>>> c = np.array([(1.5, 2, 3), (4, 5, 6)], [(3, 2, 1), (4, 5, 6)])
```

### 索引技巧

>>> np.mgrid[0:5,0:5]	创建稠密栅格
>>> np.ogrid[0:2,0:2]	创建开放栅格
>>> np.r_[3, [0]*5, -1:1:10j]	按行纵向堆叠数组按列横向堆叠数组
>>> np.c_[b,c]	

### 操控形状

>>> np.transpose(b)	转置矩阵
>>> b.flatten()	拉平数组
>>> np.hstack((b,c))	按列横向堆叠数组
>>> np.vstack((a,b))	按行纵向堆叠数组
>>> np.hsplit(c,2)	在索引2横向分割数组
>>> np.vsplit(d,2)	在索引2纵向分割数组

### 多项式

>>> from numpy import poly1d	
>>> p = poly1d([3,4,5])	创建多项式对象

### 矢量函数

>>> def myfunc(a): if a < 0:     return a**2 else:     return a/2	
>>> np.vectorize(myfunc)	矢量函数

### 类型控制

>>> np.real(c)	返回数组元素的实部
>>> np.imag(c)	返回数组元素的虚部
>>> np.real_if_close(c,tol=1000)	如果复数接近0，返回实部将对象转化为数据类型
>>> np.cast['f'](np.pi)	

### 常用函数

>>> np.angle(b,deg=True)	返回复数的角度
>>> g = np.linspace(0,np.pi,num=5)	创建等差数组（样本数）
>>> g[3:] += np.pi	
>>> np.unwrap(g)	
>>> np.logspace(0,10,3)	解包
>>> np.select([c<4],[c*2])	创建等差数组（对数刻度）
>>> misc.factorial(a)	根据条件返回数组列表的值
>>> misc.comb(10,3,exact=True)	因子
>>> misc.central_diff_weights(3)	取K次N项的组合，已改为scipy.special.comb
>>> misc.derivative(myfunc,1.0)	NP点中心导数的权重

## 线性代数

使用 linalg 和 sparse 模块。注意 scipy.linalg 包含了 numpy.linalg，并扩展了其功能。

```
>>> from scipy import linalg, sparse
```

### 创建矩阵

```
>>> A = np.matrix(np.random.random((2,2)))
>>> B = np.asmatrix(b)
>>> C = np.mat(np.random.random((10,5)))
>>> D = np.mat([[3,4], [5,6]])
```

### 基础矩阵例程

#### 逆矩阵

```
>>> A.I
```

```
>>> linalg.inv(A)
```

```
>>> A.T
```

```
>>> A.H
```

```
>>> np.trace(A)
```

#### 范数

```
>>> linalg.norm(A)
```

```
>>> linalg.norm(A,1)
```

```
>>> linalg.norm(A,np.inf)
```

#### 排名

```
>>> np.linalg.matrix_rank(C)
```

#### 行列式

```
>>> linalg.det(A)
```

#### 求解线性问题

```
>>> linalg.solve(A,b)
```

```
>>> E = np.mat(a).T
```

```
>>> linalg.lstsq(D,E)
```

#### 广义逆

```
>>> linalg.pinv(C)
```

```
>>> linalg.pinv2(C)
```

### 创建稀疏矩阵

```
>>> F = np.eye(3, k=1)
```

```
>>> G = np.mat(np.identity(2))
```

```
>>> C[C > 0.5] = 0
```

```
>>> H = sparse.csr_matrix(C)
```

```
>>> I = sparse.csc_matrix(D)
```

```
>>> J = sparse.dok_matrix(A)
```

```
>>> E.todense()
```

```
>>> sparse.isspmatrix_csc(A)
```

```
>>> sparse.isspmatrix_dia(F)
```

### 稀疏矩阵例程

#### 逆矩阵

```
>>> sparse.linalg.inv(I)
```

#### 范数

```
>>> sparse.linalg.norm(I)
```

#### 解决线性问题

```
>>> sparse.linalg.spsolve(H,I)
```

### 稀疏矩阵函数

```
>>> sparse.linalg.expm(I)
```

```
>>> sparse.linalg.expm(I)
```

### 调用帮助

```
>>> help(scipy.linalg.diagsvd)
```

```
>>> np.info(np.matrix)
```

### 矩阵函数

#### 加法

```
>>> np.add(A,D)
```

#### 减法

```
>>> np.subtract(A,D)
```

#### 除法

```
>>> np.divide(A,D)
```

#### 乘法

```
>>> np.multiply(D,A)
```

```
>>> np.dot(A,D)
```

```
>>> np.vdot(A,D)
```

```
>>> np.inner(A,D)
```

```
>>> np.outer(A,D)
```

```
>>> np.tensordot(A,D)
```

```
>>> np.kron(A,D)
```

#### 指数函数

```
>>> linalg.expm(A)
```

```
>>> linalg.expm2(A)
```

```
>>> linalg.expm3(D)
```

#### 对数函数

```
>>> linalg.logm(A)
```

#### 三角函数

```
>>> linalg.sinm(D)
```

```
>>> linalg.cosm(D)
```

```
>>> linalg.tanm(A)
```

#### 双曲三角函数

```
>>> linalg.sinhm(D)
```

```
>>> linalg.coshm(D)
```

```
>>> linalg.tanhm(A)
```

#### 矩阵符号函数

```
>>> np.sigm(A)
```

#### 矩阵平方根

```
>>> linalg.sqrtm(A)
```

#### 任意函数

```
>>> linalg.funm(A, lambda x: x*x)
```

#### 加法

#### 减法

#### 除法

#### 乘法

#### 点积

#### 向量点积

#### 内积

#### 外积

#### 张量积

#### Kronecker积

#### 矩阵指数

#### 矩阵指数 (泰勒级数)

#### 矩阵对数

#### 矩阵正弦

#### 矩阵余弦

#### 矩阵切线

#### 双曲矩阵正弦

#### 双曲矩阵余弦

#### 双曲矩阵切线

#### 矩阵符号函数

#### 矩阵平方根

#### 评估矩阵函数

### 矩阵分解

#### 特征值与特征向量

```
>>> la, v = linalg.eig(A)
```

求解方阵的普通或广义特征值问题

```
>>> l1, l2 = la
```

```
>>> v[:,0]
```

```
>>> v[:,1]
```

```
>>> linalg.eigvals(A)
```

解包特征值

第一个特征值

第二个特征值

解包特征值

#### 奇异值分解

```
>>> U,s,Vh = linalg.svd(B)
```

奇异值分解 (SVD)

```
>>> M,N = B.shape
```

在 SVD 中构建 Sigma 矩阵

```
>>> Sig = linalg.diagsvd(s,M,N)
```

```
>>> P,L,U = linalg.lu(C)
```

LU 分解

#### 解构稀疏矩阵

```
>>> la, v = sparse.linalg.eigs(F,1)
```

特征值与特征向量

```
>>> sparse.linalg.svds(H, 2)
```

奇异值分解 (SVD)

### 原文作者

DataCamp  
Learn Python for Data Science Interactively

