

矩阵计算 python 笔记

王梦圆

2020-02

1 创建一个向量

在 python 中可以用 `numpy.array()` 来创建一个向量，例如：

```
1 import numpy as np
2 x = np.array([1,2,3,4])
3 print(x)
```

2 创建一个矩阵

在 python 里面使用 `numpy` 创建矩阵有两种方法：第一种：直接法——`np.matrix()` 创建矩阵

```
1 x = np.matrix([[1,2,3,4],[5,6,7,8],[9,10,11,12]])
2 x
```

第二种：利用 `np.arange().reshape(shape,order)` 创建矩阵

```
1 x1 = np.arange(12).reshape(3,4)#3行4列矩阵，默认按行排列
2 x2 = np.arange(12).reshape(4,3)#4行3列矩阵，按行排列
3 x3 = np.arange(12).reshape((4,3),order='F')#按列排列
```

二维数组不能直接定义行名和列名，可以先转化成 `DataFrame` 形式，再利用 `index` 和 `columns` 定义行名和列名

```
1 import pandas as pd
2 index=['r1','r2','r3']
3 columns=['c1','c2','c3','c4']
4 x1 = pd.DataFrame(x1,index=index,columns=columns)
5 x1
```

3 矩阵转置

A 为 $m \times n$ 矩阵，求 A 的转置在 python 中可用 `A.T`，例如：

```
1 A = np.arange(1,13).reshape(3,4)
2 A
```

```
1 A.T
```

在 python 里面若想要得到一个行向量，例如：

```
1 x = np.array([1,2,3,4,5,6,7,8,9,10]).reshape((1,-1))
2 type(x)
```

利用 `x.T`，可以得到一个列向量，例如

```
1 x.T
```

```
1 (x.T).shape
```

在 python 里面若想要得到一个列向量，例如：

```
1 x = np.array([1,2,3,4,5,6,7,8,9,10]).reshape((-1,1))
2 x.shape
```

4 矩阵相加减

在 python 中对同行同列矩阵相加减，可用符号：“+”、“-”，例如：

```
1 A = B = np.arange(1,13).reshape((3,4),order='F')
2 A+B
1 A-B
```

5 数与矩阵相乘

A 为 $m \times n$ 矩阵， $c > 0$ ，在 python 中求 cA 可用符号：“*”，例如：

```
1 c = 2
2 c*A
```

6 矩阵相乘

A 为 $m \times n$ 矩阵， B 为 $n \times k$ 矩阵，在 python 中求 AB 可用 `np.dot()`，例如：

```
1 A = np.arange(1,13).reshape((3,4),order='F')
2 B = np.arange(1,13).reshape((4,3),order='F')
3 np.dot(A,B)
```

7 矩阵对角元素相关运算

例如要取一个方阵的对角元素，

```
1 A = np.arange(1,17).reshape((4,4),order='F')
2 np.diag(A)
```

对一个向量应用 `np.diag()` 函数将产生以这个向量为对角元素的对角矩阵，例如：

```
1 A = np.arange(1,17).reshape((4,4),order='F')
2 np.diag(np.diag(A))
```

对一个正整数 z 应用 `np.identity()` 函数将产生以 z 维单位矩阵，例如：

```
1 np.identity(3)
```

8 矩阵求逆

矩阵求逆可用函数 `np.linalg.inv()`，例如：

```
1 A = np.random.normal(0,1,(4,4))
2 np.linalg.inv(A)
1 np.dot(np.linalg.inv(A),A)
```

9 矩阵的特征值与特征向量

矩阵 A 的谱分解为 $\mathbf{A}=\mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}'$, 其中 $\mathbf{\Lambda}$ 是由 A 的特征值组成的对角矩阵, U 的列为 A 的特征值对应的特征向量, 在 python 中可以用函数 `np.linalg.eig()` 函数得到 U 和 $\mathbf{\Lambda}$

```
1 A = np.identity(4)+1
2 A_eig = np.linalg.eig(A)
3  $\mathbf{\Lambda}$  = np.diag(A_eig[0])
4 U = A_eig[1]
5  $\mathbf{\Lambda}$ ,U
```

```
1 np.dot(np.dot(U, $\mathbf{\Lambda}$ ),U.T)
```

```
1 np.dot(U.T,U)
```

10 矩阵的 Choleskey 分解

对于正定矩阵 \mathbf{A} , 可对其进行 Choleskey 分解, 即: $\mathbf{A}=\mathbf{P}\mathbf{P}'$, 其中 P 为下三角矩阵, 在 python 中可以用函数 `np.linalg.cholesky()` 进行 Choleskey 分解, 例如:

```
1 A = np.identity(4)+1
2 cho = np.linalg.cholesky(A)
3 np.dot(cho,cho.T)
```

若矩阵为对称正定矩阵, 可以利用 Choleskey 分解求行列式的值, 如:

```
1 np.prod(np.diag(cho)**2)
```

```
1 np.linalg.det(A)
```

11 矩阵奇异值分解

\mathbf{A} 为 $m \times n$ 矩阵, $\text{rank}(\mathbf{A})=r$, 可以分解为: $\mathbf{A}=\mathbf{U}\mathbf{D}\mathbf{V}'$, 其中 $\mathbf{U}'\mathbf{U}=\mathbf{V}'\mathbf{V}=\mathbf{I}$ 。在 python 中可以用函数 `scd()` 进行奇异值分解, 例如:

```
1 A = np.arange(1,19).reshape((3,6),order='F')
2 A
```

```
1 d = np.linalg.svd(A,full_matrices=0)[1]
2 d
```

```
1 u = np.linalg.svd(A,full_matrices=0)[0]
2 u
```

```
1 v = np.linalg.svd(A,full_matrices=0)[2]
2 v
```

```
1 np.dot(np.dot(u,np.diag(d)),v)
```

```
1 np.dot(u.T,u,out=None,)
```

```
1 np.dot(v,v.T)
```

12 矩阵 QR 分解

\mathbf{A} 为 $m \times n$ 矩阵可以进行 QR 分解, $\mathbf{A}=\mathbf{Q}\mathbf{R}$, 其中: $\mathbf{Q}'\mathbf{Q} = \mathbf{I}$, 在 python 中可以用函数 `qr()` 进行 QR 分解, 得到 Q 矩阵和 R 矩阵, 例如:

```

1 A = np.arange(1,17).reshape((4,4),order='F')
2 qr = np.linalg.qr(A)
3 Q = qr[0]
4 R = qr[1]
5 np.dot(Q,R)

1 np.dot(Q.T,Q)

```

13 矩阵广义逆 (Moore-Penrose)

$n \times m$ 矩阵 A 称为 $m \times n$ 矩阵 A 的 Moore-Penrose 逆, 如果它满足下列条件: $AA^+A=A$; $A^+AA^+=A^+$; $(AA^+)H=AA^+$; $(A^+A)H=A^+A$ 在 python 中可用 `np.linalg.pinv()` 函数, 例如:

```

1 A = np.arange(1,17).reshape((4,4),order='F')
2 MP = np.linalg.pinv(A)#广义逆

```

验证性质 1:

```
1 np.dot(np.dot(A,MP),A)
```

验证性质 2:

```
1 np.dot(np.dot(MP,A),MP)
```

验证性质 3:

```
1 np.dot(A,MP).T
```

```
1 np.dot(A,MP)
```

验证性质 4:

```
1 np.dot(MP,A).T
```

```
1 np.dot(MP,A)
```

14 矩阵 Kronecker 积

$n \times m$ 矩阵 A 与 $h \times k$ 矩阵 B 的 kronecker 积为一个 $nh \times mk$ 维矩阵, 公式为:

$$A_{m \times n} \otimes B_{h \times k} = \begin{pmatrix} a_{11}B & \cdots & a_{1n}B \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1}B & \cdots & a_{mn}B \end{pmatrix}_{mh \times nh}$$

在 python 中 kronecker 积可以用函数 `np.kron()` 来计算, 例如:

```

1 A = np.arange(1,5).reshape((2,2),order='F')
2 B = np.ones((2,2))
3 A

1 B

1 np.kron(A,B)

```

15 矩阵的维数

在 python 中可以直接利用 `(matrix).shape` 得到矩阵的维数

```

1 A = np.arange(1,13).reshape((3,4),order='F')
2 A
1 A.shape

```

16 矩阵的行和、列和、行平均与列平均

在 python 中很容易求得一个矩阵的各行的和、平均数与列的和、平均数，例如：

```

1 A = np.arange(1,13).reshape((3,4),order='F')
2 A
1 A.sum(axis=1)#行和
1 A.mean(axis=1)#行平均
1 A.sum(axis=0)#列和
1 A.mean(axis=0)#列平均

```

17 矩阵 $X'X$ 的逆

在统计计算中，我们常常需要计算这样矩阵的逆，如 OLS 估计中求系数矩阵。R 中的包 “strucchange” 提供了有效的计算方法。

```

1 A = np.arange(1,13).reshape((3,4),order='F')
2 A
1 A.sum(axis=1)#行和
1 A.mean(axis=1)#行平均
1 A.sum(axis=0)#列和
1 A.mean(axis=0)#列平均

```