

【Python】numpy——矩阵matrix

```
import numpy as np
```

一、创建矩阵

```
1 import numpy as np
2 x = np.matrix([[1,2,3], [4,5,6]])
3 y = np.matrix([1,2,3,4,5,6])
```

```
In [1]: import numpy as np

x = np.matrix([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
x
```

```
Out[1]: matrix([[1, 2, 3],
               [4, 5, 6]])
```

```
In [3]: y = np.matrix([1, 2, 3, 4, 5, 6])
y
```

```
Out[3]: matrix([[1, 2, 3, 4, 5, 6]])
```

二、矩阵转置

```
>>> x = np.matrix([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
>>> x
matrix([[1, 2, 3],
        [4, 5, 6]])
>>> x.T
matrix([[1, 4],
        [2, 5],
        [3, 6]])
>>>
>>> y = np.matrix([1, 2, 3, 4, 5, 6])
>>> y
matrix([[1, 2, 3, 4, 5, 6]])
>>> y.T
matrix([[1],
        [2],
        [3],
        [4],
        [5],
        [6]])
```

三、查看矩阵特征

1.平均值 matrix.mean()

```
1 import numpy as np
2 x = np.matrix([[1,2,3],[4,5,6]])
3
4
5 x.mean()           # 所有元素平均值
6 x.mean(axis=0)     # 纵向平均值
7 x.mean(axis=1)     # 横向平均值
8
9 x.mean(axis=0).shape # 纵向平均值数组形状
```

2.求和 matrix.sum(), 最值 matrix.max()、matrix.min()

```
1 x.sum()
2
3 x.max(axis=1)
4 x.argmax(axis=1)
```

3. 对角线元素 `matrix.diagonal()`, 非0元素下标 `matrix.nonzero()`

```
>>> x
matrix([[1, 2, 3],
        [4, 5, 6]])
>>>
>>> x.diagonal()
matrix([[1, 5]])
>>>
>>> x.nonzero()
(array([0, 0, 0, 1, 1, 1], dtype=int64), array([0, 1, 2, 0, 1, 2], dtype=int64))
```

`x.nonzero()` 返回非0元素下标：行下标数组和列下标数组

四、矩阵乘法

$C[i,j] = \sum \text{第} i \text{行对应元素} * \text{第} j \text{列对应元素}$

```
>>> x
matrix([[1, 2, 3],
        [4, 5, 6]])
>>> y
matrix([[1, 2],
        [3, 4],
        [5, 6]])
>>> x*y
matrix([[22, 28],
        [49, 64]])
```

五、相关系数矩阵

- 相关系数矩阵是一个对称矩阵，其中对角线上的元素都是1，表示自相关系数。
- 非对角线元素表示互相关系数，每个元素的绝对值都小于等于1，反应变量变化趋势的相似程度。
- 例如，如果的相关系数矩阵中非对角线元素大于0，表示两个信号正相关，其中一个信号变大时另一个信号也变大，变化方向一致，或者说-的变化对另一个信号的影响是“正面”的或者积极的。
- 相关系数的绝对值越大，表示两个信号互相影响的程度越大。

```
In [24]: import numpy as np
         np.corrcoef([1, 2, 3, 4], [4, 3, 2, 1]) #负相关, 变化方向相反

         #   x   y
         # x   1  -1
         # y -1   1

Out[24]: array([[ 1., -1.],
               [-1.,  1.]])

In [25]: np.corrcoef([1, 2, 3, 4], [8, 3, 2, 1]) #负相关, 变化方向相反

Out[25]: array([[ 1.          , -0.91350028],
               [-0.91350028,  1.          ]])

In [26]: np.corrcoef([1, 2, 3, 4], [1, 2, 3, 4]) #正相关, 变化方向一致

Out[26]: array([[1.,  1.],
               [1.,  1.]])

In [27]: np.corrcoef([1, 2, 3, 4], [1, 2, 3, 40]) #正相关, 变化趋势接近

Out[27]: array([[1.          ,  0.8010362],
               [0.8010362,  1.          ]])
```

CSDN @fftx_00

六、统计函数

垂直堆叠矩阵

```
x = [-2.1, -1, 4.3]
y = [3, 1.1, 0.12]
X = np.vstack((x,y))          # 垂直堆叠矩阵
X
```

```
array([[ -2.1, -1. ,  4.3 ],
       [  3. ,  1.1,  0.12]])
```

CSDN @fftx_00

1.一维(方差、标准差)

```
import numpy as np

print(np.cov([1,1,1,1,1]))      # 方差
print(np.std([1,1,1,1,1]))      # 标准差
```

0.0

0.0

CSDN @fftx_00

2.二维(方差、标准差、协方差)

```
In [29]: x = [-2.1, -1, 4.3]
y = [3, 1.1, 0.12]
X = np.vstack((x,y))          # 垂直堆叠矩阵
X
```

```
Out[29]: array([[ -2.1, -1. ,  4.3 ],
               [  3. ,  1.1,  0.12]])
```

```
In [35]: np.cov(X)              # 协方差
```

```
Out[35]: array([[11.71, -4.286],
               [-4.286,  2.14413333]])
```

```
In [34]: np.cov(x, y)
```

```
Out[34]: array([[11.71, -4.286],
               [-4.286,  2.14413333]])
```

```
In [37]: print(np.std(X))      # 标准差
```

2.2071223094538484

```
In [38]: print(np.std(X, axis=1))
```

[2.79404128 1.19558447]

```
In [39]: print(np.cov(x))      # 方差
```

11.709999999999999

CSDN @fftx_00