

# Python编程库 --Numpy

---



# 目录

## CONTENTS



Numpy简介



Numpy基础



Numpy形状操作

# Python编程库 (包)

- Numpy <http://www.numpy.org>
- Scipy <http://www.scipy.org>
- Matplotlib <http://matplotlib.org>
- Scikit-learn <http://scikit-learn.org>
- Pandas <http://pandas.pydata.org>
- TensorFlow <https://www.tensorflow.org/>
- .....

# Numpy简介

■使用Numpy，开发人员可以执行以下操作：

- 数组的算术和逻辑运算。
- 傅立叶变换和用于图形操作的例程。
- 与线性代数(矩阵)有关的操作。

■Numpy 通常与 **SciPy** (Scientific Python) 和 **Matplotlib** (绘图库) 一起使用，这种组合广泛用于替代 MATLAB。NumPy除了提供一些高级的数学运算机制以外，还具备非常高效的向量和矩阵运算功能。

■Numpy是开源的，这是其额外的优势。

- <http://www.numpy.org>
- <https://www.numpy.org.cn>

# Numpy 举例

- 例子 `np.arange([start, ]stop, [step, ]dtype=None)`  
`arange` 函数用于创建等差数组

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.arange(15).reshape(3, 5)
>>> a
array([[ 0,  1,  2,  3,  4],
       [ 5,  6,  7,  8,  9],
       [10, 11, 12, 13, 14]])
>>> a.shape
(3, 5)
>>> a.ndim
2
```

`reshape()` 是数组对象中的方法，用于改变数组的形状。

`ndim` 数组的轴（维度）的个数。

```
>>> a.dtype.name
'int64' 描述数组中元素类型的对象。
>>> a.itemsize
8 数组中每个元素的字节大小。
>>> a.size
15 数组元素的总数。
>>> type(a)
<type 'numpy.ndarray'>
>>> b = np.array([6, 7, 8])
array([6, 7, 8])
>>> type(b)
<type 'numpy.ndarray'>
```

`array` 函数从常规 Python 列表或元组中创建数组。

# Numpy基础

- 数组的创建

```
>>> a = np.array(1,2,3,4)    # WRONG  
>>> a = np.array([1,2,3,4]) # RIGHT
```

一个常见的错误在于使用多个数值参数调用 `array` 函数，

```
>>> b = np.array([(1.5,2,3), (4,5,6)])  
>>> b  
array([[ 1.5,  2. ,  3. ],  
       [ 4. ,  5. ,  6. ]])
```

`array` 将序列的序列转换成二维数组

# Numpy基础

- 有初始占位符内容的数组

```
>>> np.zeros( (3,4) )  
array([[ 0.,  0.,  0.,  0.],  
       [ 0.,  0.,  0.,  0.],  
       [ 0.,  0.,  0.,  0.]])
```

函数 `zeros` 创建一个由0组成的数组

# Numpy基础

- 有初始占位符内容的数组

```
>>> np.ones( (2,3,4), dtype=np.int16 )  
array([[[[ 1, 1, 1, 1],  
         [ 1, 1, 1, 1],  
         [ 1, 1, 1, 1]],  
       [[ 1, 1, 1, 1],  
         [ 1, 1, 1, 1],  
         [ 1, 1, 1, 1]]], dtype=int16)
```

函数 `ones` 创建一个由1数组的数组



# Numpy基础

- 有初始占位符内容的数组

```
>>> np.empty( (2,3) ) # uninitialized
array([[ 3.73603959e-262,  6.02658058e-154,  6.55490914e-260],
       [ 5.30498948e-313,  3.14673309e-307,  1.000000000e+000]])
```

函数 `empty` 内容是 随机的并且取决于存储器的状态。

# Numpy基础

np.linspace主要用来创建等差数列。

```
>>> np.linspace( 0, 2, 9 )           # 9 numbers from 0 to 2  
array([ 0.   ,  0.25,  0.5  ,  0.75,  1.   ,  1.25,  1.5  ,  1.75,  2.   ])
```

numpy.linspace(start, stop, num=50, endpoint=True, retstep=False, dtype=None)

start: 返回样本数据开始点

stop: 返回样本数据结束点

num: 生成的样本数据量, 默认为50

endpoint: True则包含stop; False则不包含stop

retstep: If True, return (samples, step), where step is the spacing between samples. (即如果为True则结果会给出数据间隔)

dtype: 输出数组类型



# Numpy基础

- 基本操作

```
>>> a = np.array( [20,30,40,50] )
>>> b = np.arange( 4 )
>>> b
array([0, 1, 2, 3])
>>> c = a-b
>>> c
array([20, 29, 38, 47])
>>> b**2
array([0, 1, 4, 9])
>>> 10*np.sin(a)
array([ 9.12945251, -9.88031624,  7.4511316 , -2.62374854])
>>> a<35
array([ True,  True, False, False])
```

# Numpy基础

- 矩阵\*乘

```
>>> A = np.array( [[1,1],  
...               [0,1]] )  
>>> B = np.array( [[2,0],  
...               [3,4]] )  
>>> A*B  
array([[2, 0],  
       [0, 4]])
```

星乘表示矩阵内各对应位置相乘

# Numpy基础

- 矩阵点乘

```
>>> A.dot(B)
array([[5, 4],
       [3, 4]])
>>> np.dot(A, B)
array([[5, 4],
       [3, 4]])
```

点乘表示求矩阵内积

# Numpy基础

- 基本操作+=/\*=

```
>>> a = np.ones((2,3), dtype=int)
>>> b = np.random.random((2,3))
>>> a *= 3          np.random.random()
>>> a              通过size参数来指定维数生成[0,1)之间的浮点数
array([[3, 3, 3],
       [3, 3, 3]])
>>> b += a
>>> b
array([[ 3.417022   ,  3.72032449 ,  3.00011437 ],
       [ 3.30233257 ,  3.14675589 ,  3.09233859 ]])
```

# Numpy基础

- 总和、最小、最大

```
>>> a = np.random.random((2,3))
>>> a
array([[ 0.18626021,  0.34556073,  0.39676747],
       [ 0.53881673,  0.41919451,  0.6852195 ]])
>>> a.sum()
2.5718191614547998
>>> a.min()
0.1862602113776709
>>> a.max()
0.6852195003967595
```

# Numpy基础

axis

参数，你可以沿着数组的指定轴应用操作

```
>>> b = np.arange(12).reshape(3,4)
>>> b
array([[ 0,  1,  2,  3],
       [ 4,  5,  6,  7],
       [ 8,  9, 10, 11]])
>>>
>>> b.sum(axis=0)                                     # sum of each column
array([12, 15, 18, 21])
>>>
>>> b.min(axis=1)                                     # min of each row
array([0, 4, 8])
```



# Numpy基础

- 索引、切片、迭代

```
>>> a = np.arange(10)**3
>>> a
array([ 0,  1,  8, 27, 64, 125, 216, 343, 512, 729])
>>> a[2]
8
>>> a[2:5]
array([ 8, 27, 64])
>>> a[:6:2] = -1000      # equivalent to a[0:6:2] = -1000; from start to position 6 with step 2
>>> a
array([-1000,  1, -1000,  27, -1000,  125,  216,  343,  512,  729])
>>> a[ : :-1]          # reversed a
array([ 729,  512,  343,  216,  125, -1000,  27, -1000,  1, -1000])
```

# Numpy基础

- 索引、切片、迭代

```
>>> b
array([[ 0,  1,  2,  3],
       [10, 11, 12, 13],
       [20, 21, 22, 23],
       [30, 31, 32, 33],
       [40, 41, 42, 43]])

>>> b[2,3]
23

>>> b[0:5, 1]
array([ 1, 11, 21, 31, 41])

>>> b[:, 1]
array([ 1, 11, 21, 31, 41])

>>> b[1:3, :]
array([[10, 11, 12, 13],
       [20, 21, 22, 23]])
```

```
>>> b[-1]
array([40, 41, 42, 43])
```

# Numpy形状操作

- 更改数组的形状

```
>>> a = np.floor(10*np.random.random((3,4)))
```

```
>>> a
```

```
array([[ 2.,  8.,  0.,  6.],  
       [ 4.,  5.,  1.,  1.],  
       [ 8.,  9.,  3.,  6.]])
```

```
>>> a.shape
```

```
(3, 4)
```

np.floor 返回不大于输入参数的最大整数。

```
>>> a.ravel() # returns the array, flattened 将多维数组转换为一维数组  
array([ 2.,  8.,  0.,  6.,  4.,  5.,  1.,  1.,  8.,  9.,  3.,  6.]])
```

# Numpy形状操作

- 更改数组的形状

```
>>> a.reshape(6,2) # returns the array with a modified shape
array([[ 2.,  8.],
       [ 0.,  6.],
       [ 4.,  5.],
       [ 1.,  1.],
       [ 8.,  9.],
       [ 3.,  6.]])

>>> a.T # returns the array, transposed
array([[ 2.,  4.,  8.],
       [ 8.,  5.,  9.],
       [ 0.,  1.,  3.],
       [ 6.,  1.,  6.]])

>>> a.T.shape
(4, 3)
>>> a.shape
(3, 4)
```

# Numpy形状操作

```
>>> a
array([[ 2.,  8.,  0.,  6.],
       [ 4.,  5.,  1.,  1.],
       [ 8.,  9.,  3.,  6.]])
>>> a.resize((2,6))
>>> a
array([[ 2.,  8.,  0.,  6.,  4.,  5.],
       [ 1.,  1.,  8.,  9.,  3.,  6.]])
```

`reshape` 函数返回具有修改形状的参数，而 `ndarray.resize` 方法修改数组本身

# Numpy形状操作

```
>>> a.reshape(3, -1)
array([[ 2.,  8.,  0.,  6.],
       [ 4.,  5.,  1.,  1.],
       [ 8.,  9.,  3.,  6.]])
```

在reshape操作中将维度指定为-1，则会自动计算其他维度

# Numpy形状操作

- 数组堆叠

```
>>> a = np.floor(10*np.random.random((2,2)))
>>> a
array([[ 8.,  8.],
       [ 0.,  0.]])
>>> b = np.floor(10*np.random.random((2,2)))
>>> b
array([[ 1.,  8.],
       [ 0.,  4.]])
>>> np.vstack((a,b))
array([[ 8.,  8.],
       [ 0.,  0.],
       [ 1.,  8.],
       [ 0.,  4.]])
>>> np.hstack((a,b))
array([[ 8.,  8.,  1.,  8.],
       [ 0.,  0.,  0.,  4.]])
```

# Numpy形状操作

- 数组拆分

```
>>> a = np.floor(10*np.random.random((2,12)))
>>> a
array([[ 9.,  5.,  6.,  3.,  6.,  8.,  0.,  7.,  9.,  7.,  2.,  7.],
       [ 1.,  4.,  9.,  2.,  2.,  1.,  0.,  6.,  2.,  2.,  4.,  0.]])
>>> np.hsplit(a,3) # Split a into 3
[array([[ 9.,  5.,  6.,  3.],
       [ 1.,  4.,  9.,  2.]])], array([[ 6.,  8.,  0.,  7.],
       [ 2.,  1.,  0.,  6.]])], array([[ 9.,  7.,  2.,  7.],
       [ 2.,  2.,  4.,  0.]])]
```

`hsplit` , 可以沿其水平轴拆分数组

`vsplit` 沿纵轴分割



# 小结

## CONTENTS



Numpy简介



Numpy基础



Numpy形状操作

# 作业2

在python命令行中完成以下6题，并将作业2提交职教云平台

- 1、创建从0到9的一维数组
- 2、创建一个 $3 \times 3$ 的二维数组，值域为0到8
- 3、将一维数组`np.arange(10)`转换为2行的二维数组
- 4、将数组`a = np.arange(10).reshape(2, -1)`和数组`b = np.repeat(1, 10).reshape(2, -1)`垂直堆叠
- 5、将数组`a = np.arange(10).reshape(2, -1)`和数组`b = np.repeat(1, 10).reshape(2, -1)`水平堆叠
- 6、找到二维数组`np.arange(9).reshape(3, 3)`每一行中的最大值