

Table of Contents

- ▼ [1 数组的变形](#)
 - [1.1 ndarray.reshape\(\)](#)
 - [1.2 小技巧](#)
 - [1.3 ndarray.shape](#)
 - [1.4 ndarray.resize\(\)](#)
 - [1.5 ndarray.ravel\(\)](#)
 - [1.6 ndarry.T](#)
- ▼ [2 数组的拼接](#)
 - [2.1 np.concatenate\(\)](#)
 - [2.2 np.vstack\(\)](#)
 - [2.3 np.hstack\(\)](#)
 - [2.4 np.dstack\(\)](#)
- ▼ [3 数据的分裂](#)
 - [3.1 np.split\(\)](#)
 - [3.2 np.vsplit\(\)](#)
 - [3.3 np.hsplit\(\)](#)
 - [3.4 练习](#)

```
In [1]: #全部行都能输出
from IPython.core.interactiveshell import InteractiveShell
InteractiveShell.ast_node_interactivity = "all"

import numpy as np
```

Numpy官网: <http://www.numpy.org/> (<http://www.numpy.org/>)

1 数组的变形

数组变形最灵活的实现方式是通过 `reshape()` 函数来实现。例如，如果你希望将数字 1~9 放入一个 3×3 的矩阵中，可以采用如下方法：

```
In [2]: a=np.arange(1,10)
a.reshape(3,3)
```

```
Out[2]: array([[1, 2, 3],
               [4, 5, 6],
               [7, 8, 9]])
```

1.1 ndarray.reshape()

```
In [3]: # 为了确保大家都能生成一样的数组，我们先设置随机数种子
np.random.seed(100)
x1 = np.random.randint(10, size=6) # 一维数组
x2 = np.random.randint(10, size=(3, 4)) # 二维数组
x3 = np.random.randint(10, size=(3, 4, 5)) # 三维数组

x1
x2
x3
```

```
Out[3]: array([8, 8, 3, 7, 7, 0])
```

```
Out[3]: array([[4, 2, 5, 2],
               [2, 2, 1, 0],
               [8, 4, 0, 9]])
```

```
Out[3]: array([[[6, 2, 4, 1, 5],
                 [3, 4, 4, 3, 7],
                 [1, 1, 7, 7, 0],
                 [2, 9, 9, 3, 2]],

               [[5, 8, 1, 0, 7],
                 [6, 2, 0, 8, 2],
                 [5, 1, 8, 1, 5],
                 [4, 2, 8, 3, 5]],

               [[0, 9, 3, 6, 3],
                 [4, 7, 6, 3, 9],
                 [0, 4, 4, 5, 7],
                 [6, 6, 2, 4, 2]])])
```

注意：使用`ndarray.reshape()`变形不会改变`x1`原有的数组形状，而是生成一个新的对象：

```
In [4]: x1.reshape((3, 2))
```

```
Out[4]: array([[8, 8],
               [3, 7],
               [7, 0]])
```

```
In [5]: x1
```

```
Out[5]: array([8, 8, 3, 7, 7, 0])
```

同样地，可以对3维数组进行变形，此时注意数组中元素的总和即可：

```
In [6]: x3=np.array([[6, 2, 4, 1, 5],
                    [3, 4, 4, 3, 7],
                    [1, 1, 7, 7, 0],
                    [2, 9, 9, 3, 2]],

                  [[5, 8, 1, 0, 7],
                   [6, 2, 0, 8, 2],
                   [5, 1, 8, 1, 5],
                   [4, 2, 8, 3, 5]],

                  [[0, 9, 3, 6, 3],
                   [4, 7, 6, 3, 9],
                   [0, 4, 4, 5, 7],
                   [6, 6, 2, 4, 2]])

x3.size
```

Out[6]: 60

```
In [7]: #既然x3的元素个数是60， 三维的三个数字相乘等于60即可
x3.reshape(2,3,10)
```

```
Out[7]: array([[[6, 2, 4, 1, 5, 3, 4, 4, 3, 7],
                [1, 1, 7, 7, 0, 2, 9, 9, 3, 2],
                [5, 8, 1, 0, 7, 6, 2, 0, 8, 2]],

               [[5, 1, 8, 1, 5, 4, 2, 8, 3, 5],
                [0, 9, 3, 6, 3, 4, 7, 6, 3, 9],
                [0, 4, 4, 5, 7, 6, 6, 2, 4, 2]]])
```

1.2 小技巧

技巧：在使用 reshape 时，可以将其中的一个维度指定为 -1，Numpy 会自动计算出它的真实值

```
In [8]: x3
```

```
Out[8]: array([[[6, 2, 4, 1, 5],
                [3, 4, 4, 3, 7],
                [1, 1, 7, 7, 0],
                [2, 9, 9, 3, 2]],

               [[5, 8, 1, 0, 7],
                [6, 2, 0, 8, 2],
                [5, 1, 8, 1, 5],
                [4, 2, 8, 3, 5]],

               [[0, 9, 3, 6, 3],
                [4, 7, 6, 3, 9],
                [0, 4, 4, 5, 7],
                [6, 6, 2, 4, 2]])])
```

```
In [10]: x3.reshape((2, 3,-1))    #当其中一个维度你不知道是多少时，可以用-1来代替
```

```
Out[10]: array([[6, 2, 4, 1, 5, 3, 4, 4, 3, 7],
                [1, 1, 7, 7, 0, 2, 9, 9, 3, 2],
                [5, 8, 1, 0, 7, 6, 2, 0, 8, 2]],

                [[5, 1, 8, 1, 5, 4, 2, 8, 3, 5],
                [0, 9, 3, 6, 3, 4, 7, 6, 3, 9],
                [0, 4, 4, 5, 7, 6, 6, 2, 4, 2]])
```

```
In [14]: x3.reshape((-1, 2,10))    #当其中一个维度你不知道是多少时，可以用-1来代替
```

```
Out[14]: array([[6, 2, 4, 1, 5, 3, 4, 4, 3, 7],
                [1, 1, 7, 7, 0, 2, 9, 9, 3, 2]],

                [[5, 8, 1, 0, 7, 6, 2, 0, 8, 2],
                [5, 1, 8, 1, 5, 4, 2, 8, 3, 5]],

                [[0, 9, 3, 6, 3, 4, 7, 6, 3, 9],
                [0, 4, 4, 5, 7, 6, 6, 2, 4, 2]])
```

1.3 ndarray.shape

ndarray.shape有两种功能：

- 第一种是查看数组形状：

```
In [15]: x_01=np.array([8, 8, 3, 7, 7, 0])
x_01.shape
```

```
Out[15]: (6,)
```

第二种是改变数组形状：

```
In [16]: x_01
x_01.shape=(3,2)
x_01
```

```
Out[16]: array([8, 8, 3, 7, 7, 0])
```

```
Out[16]: array([[8, 8],
                [3, 7],
                [7, 0]])
```

1.4 ndarray.resize()

- 使用 resize 方法可以直接修改数组本身
- 作用和shape改变数组形状是一样的，即改变数组本身。

```
In [17]: x2=np.array([[3, 5, 2, 4],
                    [7, 6, 8, 8],
                    [1, 6, 7, 7]])

x2.resize((2, 6))
x2
```

```
Out[17]: array([[3, 5, 2, 4, 7, 6],
               [8, 8, 1, 6, 7, 7]])
```

1.5 ndarray.ravel()

- 数组的平铺。
- 不管多少维，全部铺开变成一维。

```
In [18]: x2=np.array([[3, 5, 2, 4],
                    [7, 6, 8, 8],
                    [1, 6, 7, 7]])

x2.ravel()
```

```
Out[18]: array([3, 5, 2, 4, 7, 6, 8, 8, 1, 6, 7, 7])
```

```
In [19]: x3=np.array([[6, 2, 4, 1, 5],
                    [3, 4, 4, 3, 7],
                    [1, 1, 7, 7, 0],
                    [2, 9, 9, 3, 2]],

                    [[5, 8, 1, 0, 7],
                    [6, 2, 0, 8, 2],
                    [5, 1, 8, 1, 5],
                    [4, 2, 8, 3, 5]],

                    [[0, 9, 3, 6, 3],
                    [4, 7, 6, 3, 9],
                    [0, 4, 4, 5, 7],
                    [6, 6, 2, 4, 2]])

x3.ravel()
```

```
Out[19]: array([6, 2, 4, 1, 5, 3, 4, 4, 3, 7, 1, 1, 7, 7, 0, 2, 9, 9, 3, 2, 5, 8,
               1, 0, 7, 6, 2, 0, 8, 2, 5, 1, 8, 1, 5, 4, 2, 8, 3, 5, 0, 9, 3, 6,
               3, 4, 7, 6, 3, 9, 0, 4, 4, 5, 7, 6, 6, 2, 4, 2])
```

1.6 ndarray.T

```
In [20]: x2=np.array([[3, 5, 2, 4],
                    [7, 6, 8, 8],
                    [1, 6, 7, 7]])

x2.T
```

```
Out[20]: array([[3, 7, 1],
                [5, 6, 6],
                [2, 8, 7],
                [4, 8, 7]])
```

```
In [21]: x2.shape
x2.T.shape
```

```
Out[21]: (3, 4)
```

```
Out[21]: (4, 3)
```

无论是ravel、reshape、T，它们都不会更改原有的数组形状，都是返回一个新的数组。

```
In [ ]:
```

2 数组的拼接

拼接或连接 NumPy 中的两个数组主要由np.concatenate、np.vstack 和 np.hstack 实现,此外还有dstack()

2.1 np.concatenate()

concatenate((a1, a2, ...), axis=0, out=None) 沿现有轴加入一系列数组。

- a1, a2, ...: array_like的序列
 - 除尺寸外，阵列必须具有相同的形状
- axis: int, 可选
 - 数组将连接的轴。如果axis为None，数组在使用前是扁平的。默认值为0。
- out: ndarray, 可选
 - 如果提供，则放置结果的目的地。形状必须是正确，匹配连接将返回的。

```
In [25]: x = np.array([34, 43, 12])
y = np.array([343, 34, 676])

np.concatenate((x, y))
```

```
Out[25]: array([ 34,  43,  12, 343,  34, 676])
```

```
In [26]: x = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
y = np.array([[11, 22, 33], [44, 55, 66]])

np.concatenate((x, y)) #默认按照第一个轴合并, 即axis=0
# np.concatenate((x, y), axis=0)
```

```
Out[26]: array([[ 1,  2,  3],
               [ 4,  5,  6],
               [11, 22, 33],
               [44, 55, 66]])
```

```
In [30]: np.concatenate([x, y], axis=0)
```

```
Out[30]: array([[ 1,  2,  3],
               [ 4,  5,  6],
               [11, 22, 33],
               [44, 55, 66]])
```

同样地,我们观察一下三维数组合并规律:

```
In [23]: a1=np.ones((2,2,2), dtype='int')
a2=np.zeros((2,2,2), dtype='int')
a1
a2
```

```
Out[23]: array([[[1, 1],
                [1, 1]],

               [[1, 1],
                [1, 1]]])
```

```
Out[23]: array([[[0, 0],
                [0, 0]],

               [[0, 0],
                [0, 0]]])
```

```
In [24]: np.concatenate([a1,a2], axis=0) #axis=1、2有什么区别?
```

```
Out[24]: array([[[1, 1],
                [1, 1]],

               [[1, 1],
                [1, 1]],

               [[0, 0],
                [0, 0]],

               [[0, 0],
                [0, 0]]])
```

2.2 np.vstack()

- 垂直堆叠数组。
- 这相当于1-D数组后沿第一轴的连接。
- 对于最多3维的数组，此函数最有意义。
- `np.vstack (tup)`
 - `tup`: ndarrays的序列
 - 除了第一个轴之外，阵列必须具有相同的形状。
 - 1-D阵列必须具有相同的长度。

```
In [39]: x = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
y = np.array([[11, 22, 33], [44, 55, 66], [44, 55, 66]])

np.vstack((x, y))
```

```
Out[39]: array([[ 1,  2,  3],
                [ 4,  5,  6],
                [11, 22, 33],
                [44, 55, 66],
                [44, 55, 66]])
```

```
In [40]: #作用和concatenate(...), axis=0一样
np.concatenate([x, y], axis=0)
```

```
Out[40]: array([[ 1,  2,  3],
                [ 4,  5,  6],
                [11, 22, 33],
                [44, 55, 66],
                [44, 55, 66]])
```

2.3 np.hstack()

- 水平堆叠数组。
- 这相当于1-D数组后沿第二轴的连接。
- 对于最多3维的数组，此函数最有意义。
- `np.hstack (tup)`
 - `tup`: ndarrays的序列
 - 除了第二个轴之外，阵列必须具有相同的形状。
 - 1-D阵列必须具有相同的长度。

```
In [41]: x = np.array([[1, 2, 3, 66], [4, 5, 6, 66]])
y = np.array([[11, 22, 33], [44, 55, 66]])

np.hstack((x, y))
```

```
Out[41]: array([[ 1,  2,  3, 66, 11, 22, 33],
                [ 4,  5,  6, 66, 44, 55, 66]])
```

```
In [42]: #作用和concatenate(...), axis=1一样
np.concatenate([x, y], axis=1)
```

```
Out[42]: array([[ 1,  2,  3, 66, 11, 22, 33],
                [ 4,  5,  6, 66, 44, 55, 66]])
```


2.4 np.dstack()

- np.dstack(tup)
 - 按顺序深度（沿第三轴）堆叠阵列。
 - 对于最多3维的数组，此函数最有意义。
 - tup: 数组序列
 - 除了第三个轴之外，阵列必须具有相同的形状。
 - 1-D或2-D阵列必须具有相同的形状。

```
In [43]: x = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
y = np.array([[11, 22, 33], [44, 55, 66]])

x
y

np.dstack((x, y))
```

```
Out[43]: array([[1, 2, 3],
               [4, 5, 6]])
```

```
Out[43]: array([[11, 22, 33],
               [44, 55, 66]])
```

```
Out[43]: array([[[ 1, 11],
                  [ 2, 22],
                  [ 3, 33]],
                [[ 4, 44],
                  [ 5, 55],
                  [ 6, 66]]])
```

3 数据的分裂

- 将一个数组分成几个较小的数组
- 既然可以将多个数组进行对堆叠，自然也可以将一个数组拆分成多个小数组。
- 和拼接有以下对应关系：
 - split ---> concatenate
 - hsplit ---> hstack
 - vsplit ---> vstack
- 使用hsplit，可以沿其水平轴拆分数组，通过指定要返回的均匀划分的数组数量，或通过指定要在其后进行划分的列：

3.1 np.split()

- 语法：np.split (ary, indices_or_sections, axis = 0)
- 作用：将数组拆分为多个子数组。

- ary: ndarray。
- indices_or_sections: int或1-D数组。
 - 如果indices_or_sections是一个整数N，则数组将被分割沿着‘轴’进入N个相等的数组。
 - 如果indices_or_sections是排序整数的1-D数组，则为条目指示数组被分割的“轴”的位置。
 - 如果索引超过沿“轴”的数组维度，相应地返回一个空的子数组。
- axis: int, 可选。要拆分的轴，默认为0。

如果indices_or_sections是一个整数N，则数组将被分割沿着‘轴’进入N个相等的数组。

```
In [49]: a=np.ones((2,2), dtype='int')
        b=np.zeros((2,2), dtype='int')

        a
        b
```

```
Out[49]: array([[1, 1],
               [1, 1]])
```

```
Out[49]: array([[0, 0],
               [0, 0]])
```

首先，我们用np.concatenate()按照第一个轴进行合并：

```
In [50]: c=np.concatenate([a,b], axis=0)
        c
```

```
Out[50]: array([[1, 1],
               [1, 1],
               [0, 0],
               [0, 0]])
```

然后用np.split()按照相同的第一个轴进行拆分：

```
In [55]: np.split(c,2,axis=0) #返回的对象其实是子列表
```

```
Out[55]: [array([[1, 1],
               [1, 1]]), array([[0, 0],
               [0, 0]])]
```

返回的对象其实是子列表,因此是可以进行索引操作的：

```
In [56]: np.split(c,2,axis=0)[0]
```

```
Out[56]: array([[1, 1],
               [1, 1]])
```

如果indices_or_sections是排序整数的1-D数组，则为条目指示数组被分割的“轴”的位置。

```
In [31]: d=np.array([[1, 1],
                    [1, 1],
                    [2, 2],
                    [2, 2],
                    [3, 3],
                    [3, 3],
                    [4, 4],
                    [4, 4]])
```

```
In [32]: np.split(d, [5], axis=0)
```

```
Out[32]: [array([[1, 1],
                [1, 1],
                [2, 2],
                [2, 2],
                [3, 3]]), array([[3, 3],
                [4, 4],
                [4, 4]])]
```

如果要将数组切分成三份呢？

```
In [33]: np.split(d, [3, 6], axis=0) #注意这里不要写切片的冒号
```

```
Out[33]: [array([[1, 1],
                [1, 1],
                [2, 2]]), array([[2, 2],
                [3, 3],
                [3, 3]]), array([[4, 4],
                [4, 4]])]
```

如果要将数组切分成四份呢？

```
In [34]: np.split(d, [2, 4, 6], axis=0)
```

```
Out[34]: [array([[1, 1],
                [1, 1]]), array([[2, 2],
                [2, 2]]), array([[3, 3],
                [3, 3]]), array([[4, 4],
                [4, 4]])]
```

如果按照axis=1来划分呢？会有什么现象？

```
In [35]: d
         np.split(d, 2, axis=1)
```

```
Out[35]: array([[1, 1],
                [1, 1],
                [2, 2],
                [2, 2],
                [3, 3],
                [3, 3],
                [4, 4],
                [4, 4]])
```

```
Out[35]: [array([[1],
                [1],
                [2],
                [2],
                [3],
                [3],
                [4],
                [4]]), array([[1],
                [1],
                [2],
                [2],
                [3],
                [3],
                [4],
                [4]])]
```

3.2 np.vsplit()

- 语法：np.vsplit (ary, indices_or_sections)
- 作用：将数组垂直拆分为多个子数组（按行）。
- 'vsplit'相当于'split'用'axis = 0'来'拆分'，数组总是沿着第一个轴分开,无论数组尺寸如何。

```
In [73]: c

         np.vsplit(c, 2)
         np.split(c, 2, axis=0)
```

```
Out[73]: array([[1, 1],
                [1, 1],
                [0, 0],
                [0, 0]])
```

```
Out[73]: [array([[1, 1],
                [1, 1]]), array([[0, 0],
                [0, 0]])]
```

```
Out[73]: [array([[1, 1],
                [1, 1]]), array([[0, 0],
                [0, 0]])]
```

3.3 np.hsplit()

- 语法: np.hsplit (ary, indices_or_sections)
- 作用: 将数组水平拆分为多个子数组 (按列)。
- 'hsplit'相当于'split'用'axis = 1'来'拆分', 数组总是沿着第二个分开,轴与阵列尺寸无关。

```
In [76]: c
np.hsplit(c,2)  #返回的对象其实是子列表
np.split(c,2,axis=1)
```

```
Out[76]: array([[1, 1],
               [1, 1],
               [0, 0],
               [0, 0]])
```

```
Out[76]: [array([[1],
               [1],
               [0],
               [0]]), array([[1],
               [1],
               [0],
               [0]])]
```

```
Out[76]: [array([[1],
               [1],
               [0],
               [0]]), array([[1],
               [1],
               [0],
               [0]])]
```

3.4 练习

```
In [91]: np.random.seed(0)
ss=np.random.randint(1,30,(7,7))
ss
```

```
Out[91]: array([[13, 16, 22,  1,  4, 28,  4],
               [ 8, 10, 20, 22, 19,  5, 24],
               [ 7, 25, 25, 13, 27,  2,  7],
               [ 8, 24, 15, 25, 18,  6, 26],
               [14,  9, 10, 21, 20, 17, 20],
               [ 6, 16, 16,  1, 19,  4, 25],
               [18, 20, 20, 20, 15,  8,  1]])
```

将上面的数组按照以下规则切割:

- 横向切, 切割成三部分, 比例: 2: 2: 3
- 纵向切, 切割成两部分, 比例: 3: 4

```
In [ ]:
```

