Numpy 使用教程

一、实验介绍

1.1 实验内容

如果你使用 Python 语言进行科学计算,那么一定会接触到 Numpy。Numpy 是支持 Python 语言的数值计算扩充库,其拥有强大的高维度数组处理与矩阵运算能力。除此之外,Numpy 还内建了大量的函数,方便你快速构建数学模型。

1.2 实验知识点

- Numpy 数组索引
- Numpy 其他用法

1.3 实验环境

- python2.7
- Xfce 终端
- ipython 终端

1.4 适合人群

本课程难度为一般,属于初级级别课程,适合具有 Python 基础,并对使用 Numpy 进行科学计算感兴趣的用户。

二、Numpy 数组索引和切片

我们已经明确了, Ndarray 是 Numpy 的组成核心, 那么对于 Numpy 的多维数组, 其实它完整集成了 python 对于数组的索引语法 array[obj]。随着 obj 的不同, 我们可以实现字段访问、数组切片、以及其他高级索引功能。

2.1 数组索引

我们可以通过索引值(从0开始)来访问 Ndarray 中的特定位置元素。Numpy中的索引和 python 对 list 索引的方式非常相似,但又有所不同。我们一起来看一下:

首先是,一维数据索引:

```
>>> import numpy as np

>>> a = np.arange(10)
>>> a
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])

# 获取索引值为 1 的数据
>>> a[1]
1
# 分别获取索引值为 1, 2, 3 的数据
>>> a[[1, 2, 3]]
array([1, 2, 3])
```

对于二维数据而言:

如果,我们使用 python 中的 list 索引同样的值,看看有什么区别:

```
# 创建一个数据相同的 list
>>> a = [[ 0, 1, 2, 3, 4],[ 5, 6, 7, 8, 9],[10, 11, 12, 13, 1 4],[15, 16, 17, 18, 19]]

# 按照上面的方法获取第 2 行, 第 3 列的数据, 报错。
>>> a[1,2]
Traceback (most recent call last):
    File "<stdin>", line 1, in <module>
TypeError: list indices must be integers or slices, not tuple

# python 中 list 索引 2 维数据的方法
>>> a[1][2]
7
```

如何索引二维 Ndarray 中的多个元素值,这里使用逗号,分割:

这里需要注意索引的对应关系。我们实际获取的是[1,3],也就是第2行和第4列对于的值8。以及[2,4],也就是第3行和第5列对于的值14。

那么,三维数据呢?

这里, [0,1] 分布代表 axis = 0 和 axis = 1。而,后面的[1,2],[1,2] 分别选择了第 2 行第 2 列和第 3 行第 3 列的两个数。

2.2 数组切片

Numpy 里面针对 Ndarray 的数组切片和 python 里的 list 切片操作是一样的。 其语法为:

```
Ndarray[start:stop:step]
```

start:stop:step 分布代表 起始索引: 截至索引: 步长。对于一维数组:

```
>>> import numpy as np

>>> a = np.arange(10)
>>> a
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])

>>> a[:5]
array([0, 1, 2, 3, 4])

>>> a[5:10]
array([5, 6, 7, 8, 9])

>>> a[0:10:2]
array([0, 2, 4, 6, 8])
```

对于多维数组,我们只需要用逗号,分割不同维度即可:

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.arange(20).reshape(4,5)
>>> a
array([[ 0, 1, 2, 3, 4],
      [5, 6, 7, 8, 9],
      [10, 11, 12, 13, 14],
      [15, 16, 17, 18, 19]])
# 先取第 3, 4 列 (第一个维度), 再取第 1, 2, 3 行 (第二个维度)。
>>> a[0:3,2:4]
array([[ 2, 3],
      [7, 8],
      [12, 13]])
# 按步长为 2 取所有列和所有行的数据。
>>> a[:,::2]
array([[ 0, 2, 4],
      [5, 7, 9],
      [10, 12, 14],
      [15, 17, 19]])
```

当超过 3 维或更多维时,用 2 维数据的切片方式类推即可。

2.3 索引与切片区别

你可能有点疑问,上面的索引和切片怎么看起来这么相似呢?

它们的语法的确很相似,但实际上有区别:

1. 修改切片中的内容会影响原始数组。

```
>>> import numpy as np

>>> a = np.arange(10)
>>> a
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])

>>> a[1] = 100

>>> a
array([0, 100, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

除此之外,切片只能通过步长控制得到连续的值,而索引可以得到任意值。也就是说,索引的自由度更大。

三、排序、搜索、计数

最后,再介绍几个 numpy 针对数组元素的使用方法,分别是排序、搜索和计数。

3.1 排序

我们可以使用 numpy.sort 方法对多维数组元素进行排序。其方法为:

```
numpy.sort(a, axis=-1, kind='quicksort', order=None)
```

其中:

- a:数组。
- axis : 要排序的轴。如果为 None ,则在排序之前将数组铺平。默认值为 1 , 沿最后一个轴排序。
- kind: {'quicksort', 'mergesort', 'heapsort'}, 排序算法。默认值为 quicksort。

举个例子:

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.random.rand(20).reshape(4,5)
array([[ 0.32930243,
                      0.63665893,
                                   0.67589989,
                                                0.05413352,
                                                             0.260905
26],
       [ 0.6996066 ,
                     0.66006238,
                                   0.88240934,
                                                0.17563549,
                                                             0.030151
05],
       [ 0.79075184.
                     0.40115859.
                                   0.39336513, 0.64691791,
                                                             0.963335
34],
                     0.46157057.
                                              0.34537645.
                                                             0.545972
       [ 0.20052738,
                                   0.48653336.
73]])
>>> np.sort(a)
array([[ 0.05413352,
                      0.26090526,
                                   0.32930243,
                                                0.63665893,
                                                             0.675899
89],
       [ 0.03015105,
                                                0.6996066 .
                      0.17563549,
                                  0.66006238,
                                                             0.882409
34],
       [ 0.39336513,
                     0.40115859,
                                  0.64691791,
                                               0.79075184,
                                                             0.963335
34],
       [ 0.20052738, 0.34537645,
                                  0.46157057, 0.48653336,
                                                             0.545972
73]])
```

除了 numpy.sort, 还有这样一些对数组进行排序的方法:

- 1. numpy.lexsort(keys ,axis):使用多个键进行间接排序。
- 2. numpy.argsort(a ,axis,kind,order):沿给定轴执行间接排序。
- 3. numpy.msort(a):沿第1个轴排序。
- 4. numpy_sort_complex(a):针对复数排序。

3.2 搜索和计数

除了排序,我们可以通过下面这些方法对数组中元素进行搜索和计数。列举如下:

- 1. argmax(a ,axis,out):返回数组中指定轴的最大值的索引。
- 2. nanargmax(a ,axis):返回数组中指定轴的最大值的索引,忽略 NaN。
- 3. argmin(a ,axis,out):返回数组中指定轴的最小值的索引。
- 4. nanargmin(a ,axis):返回数组中指定轴的最小值的索引,忽略 NaN。

- 5. argwhere(a):返回数组中非0元素的索引,按元素分组。
- 6. nonzero(a):返回数组中非 0 元素的索引。
- 7. flatnonzero(a):返回数组中非 0元素的索引,并铺平。
- 8. where(条件,x,y):根据指定条件,从指定行、列返回元素。
- 9. searchsorted(a,v, side, sorter): 查找要插入元素以维持顺序的索引。
- 10. extract(condition, arr):返回满足某些条件的数组的元素。
- 11. count_nonzero(a): 计算数组中非 0元素的数量。

选取其中的一些方法举例:

```
>>> import numpy as np
>>> a = np.random.randint(0,10,20)
>>> a
array([3, 2, 0, 4, 3, 1, 5, 8, 4, 6, 4, 5, 4, 2, 6, 6, 4, 9, 8, 9])
>>> np.argmax(a)
17
>>> np.nanargmax(a)
17
>>> np.argmin(a)
2
>>> np.nanargmin(a)
2
>>> np.argwhere(a)
array([[ 0],[ 1],[ 3],[ 4],[ 5],[ 6],[ 7],[ 8],[ 9],[10],[11],[12],[1
3],[14],[15],[16],[17],[18],[19]], dtype=int64)
>>> np.nonzero(a)
(array([0, 1, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 1
6, 17, 18, 19], dtype=int64),)
>>> np.flatnonzero(a)
array([ 0, 1, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16
, 17, 18, 19], dtype=int64)
>>> np.count_nonzero(a)
19
```

四、实验总结

最后一章,我们熟悉了 Ndarray 索引与切片相关的方法,这将对灵活处理多维数组提供帮助。除此之外,提到的排序、搜索与计数方法你可能不常用到,但是留下印象,以便不时之需。

*本课程内容,由作者授权实验楼发布,未经允许,禁止转载、下载及非法传播。

上一节: Numpy 数学函数及代数运算 (/courses/912/labs/3424/document)