# 关于 Python 的一些说明

## NumPy 简介

Python 已经成为实现深度神经网络的首选程序语言。根据我个人的使用体验,从代码的简洁和程序的高效性上来说,MATLAB 应该都优于 Python。而且,MATLAB 语言基本上匹配数学语言,尤其是线性代数方面。制约 MATLAB 普及的原因是,它是一款商业软件,而 Python 则是完全开源的。相比 MATLAB,Python 在循环上做了更多处理,以方便数据的循环迭代,而 MATLAB 通常只能通过指标方式进行数据的循环提取。

我总是假设读者熟悉 MATLAB 语言,并了解 Python 的基本常识。后面将把 MATLAB 面向对象的 (手写数字分类) 程序逐字逐句翻译成 Python 代码。为此,这里仍然介绍 Python 中 MATLAB 矩阵的替代品——NumPy 的多维数组 Ndarray。

注意, Python 的索引从 0 开始, 而 MATLAB 从 1 开始。

### 一维数组和二维数组

NumPy 中的数组与 MATLAB 中的矩阵类似,事实上,NumPy 中也自带矩阵类型 (严格二维),但很少使用 (后续可能删除矩阵类)。

#### 一维数组

Python 中最频繁使用的数据类型就是列表,如[1,2,3],它可如下转化为 NumPy 中的一维数组

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

- 它的维数为(3,),这里括号中有一个逗号,表示该数组是一维的,且元素个数为3;
- 一维数组不具有行列 (或轴) 的概念, 因而没有转置的概念。

#### 二维数组

• 行向量如下生成

```
1 | v = np.array( [ [1,2,3] ] )
```

用 v.shape 可以发现其维数为 (1,3), 即 1 行 3 列。

• 列向量如下给出

```
1 | v = np.array( [ [1],[2],[3] ] )
```

注意, 1 和 [1] 是不同的, 后者是一维数组。上面的列表中放入了三个一维数组 (元素个数为 1), 从而产生列向量。对应的维数为 (3,1).

可以看到,NumPy 中的数组与 C 或 C++ 中的数组概念是一致的,只不过后者用大括号作为容器的标志。

• 一维数组可通过如下方式转化为列向量

```
1 a1 = a.reshape(-1,1) # 或 a1 = a.reshape([-1,1])
```

这里的 -1 表示根据第二个位置推测出维数,相当于 MATLAB 中的 reshape(a,[],1)。 类似如下转化为行向量

```
1 | a1 = a.reshape(1,-1) # \vec{x} a1 = a.reshape([1,-1])
```

• 二维数组可进行转置操作,例如

```
      1 a = np.array([1,2,3]) # 一维数组

      2 v = a.reshape(-1,1) # 列向量,为二维数组

      3 v1 = v.T # 或 v.transpose():转置,结果为行向量,为二维数组
```

• 在提取二维数组的一行或一列时,默认返回的都是一维数组,这一点要特别注意。例如,

```
1 | A = np.array([[1,2,3], [4,5,6],[7,8,9]])
2 | a = A[:,0]  # 或 a = A[...,0], 结果为一维数组 array([1, 4, 7])
```

#### NumPy 中的向量

以下统称 NumPy 中的一维数组、行向量和列向量为向量。

### NumPy 中的乘法

### MATLAB 中的点乘

这里的点乘不是数学上的点乘,而是分量对应相乘。

- 点乘用 A\*B 或 np.multiply(A,B) 实现。
- 两个相同构型的数组相乘,其乘法按 MATLAB 中矩阵的点乘理解,如

```
1 # 两个一维数组相乘结果为一维数组

2 a = np.array([1,2,3])

3 b = np.array([-1,-2,-3])

4 c = a*b # 结果为一维数组 array([-1, -4, -9])
```

- 两个不同构型的数组相乘,其乘法通常没有意义。但当其中一个为向量时,NumPy 做了特殊处理。
  - 当向量为一维数组时,按行向量理解。一方面,数组的构造是行优先的;另一方面,点乘运算要满足可交换性。
  - 。 将向量"垂直于轴"进行扩展,若能和被乘对象相容,则进行扩展后的乘法。
  - o MATLAB 在新版本中也增加了点乘的该功能 (至少在 2015 版没有)。

```
1 # 行向量乘以列向量
2 v = np.array([[1,2]]) # (1,2)
3 w = np.array([[1],[2],[3]]) # (3,1)
4 u = v*w # (2,3)
5 # 计算过程: v 和 w 可扩展为 (2,3) 的数组
6 # 结果为
7 # array([[1, 2],
8 # [2, 4],
9 # [3, 6]])
```

```
      1
      # 行向量乘以列向量

      2
      v = np.array([[1,2]])
      # (1,2)

      3
      w = np.array([[1,2],[3,4],[5,6]])
      # (3,2)

      4
      u = v*w
      # (3,2)

      5
      # 计算过程: v 可根据 w
      # 结果为

      7
      # array([[1, 4],
      # [3, 8],

      9
      # [5, 12]])
```

矩阵乘法 Ax 使用 np.dot 或 @ 实现,在具体使用时要考虑几种情形,我们用具体例子说明。

### 矩阵乘法

矩阵乘法使用 np.dot 或 @ 实现,在具体使用时要考虑几种情形,我们用具体例子说明。以下设 A 为 (2,2) 的 ndarray (只要不是一维数组) .3, 4]])

### 矩阵乘法

- 矩阵乘法用 A@B 或 np.dot(A,B) 实现。
- 当 A 是一维数组,视其为行向量;当 B 是一维数组,视其为列向量。这是因为矩阵乘法不可交换。
- 当 A 和 B 均为一维数组时,此时恰好为数学中向量的点乘或点积。

矩阵乘法 Ax 使用 np.dot 或 @ 实现,在具体使用时要考虑几种情形,我们用具体例子说明。

```
      1
      # A @ 向量

      2
      A = np.array([[1, 2], \ [3, 4], \ [5, 6]])

      4
      [5, 6]])

      5
      u = np.array([[1],[2]]])
      # (2,1): 矩阵乘法, 结果为列向量

      6
      v = np.array([[1,2]])
      # (1,2): 无意义

      7
      w = np.array([1,2])
      # (2,): w 视为列向量, 结果为一维数组, 而非列向量
```

# Python 中的循环

Python 的 for 循环比 MATLAB 的功能要强大,后者一般只能通过索引进行循环。

• 通过索引循环

```
1 fruits = ['banana', 'apple', 'mango']
2 for index in range(len(fruits)):
3 print('当前水果:', fruits[index]) # 注意使用 Tab 键产生空格
```

• 通过序列循环

```
1 fruits = ['banana', 'apple', 'mango']
2 for fruit in fruits:
3 print('当前水果:', fruit)
```

• enumerate 为循环的列表加上索引

```
1 val = [1,2,3,5,8]
2 for id,val in enumerate(val):
3 print(id,val)
```

- zip方法
  - o 将多个 list 组合成 tuple

```
1  s = [1,2,3]
2  t = ['a','b','c']
3  # zip 方法将对应位置的分量打包在元组中,但它仅返回地址 <zip at 0x22303f7a748>
4 zip(s,t) # 返回地址 <zip at 0x22303f7a748>
5  # 可把打包的数据放在列表或元组中查看
6 list(zip(s,t)) # 结果为 [(1, 'a'), (2, 'b'), (3, 'c')]
7 tuple(zip(s,t)) # 结果为 ((1, 'a'), (2, 'b'), (3, 'c'))
```

。 将 tuple 组成的 list 拆分成多个 tuple

```
1 st = [(1, 'a'), (2, 'b'), (3, 'c')]
2 s,t = zip(*st)
3 # 结果为 s = (1, 2, 3), t = ('a', 'b', 'c')
```

• 多个 list 打包循环

```
1 | s = [1,2,3]

2 | t = ['a','b','c']

3 | for si, ti in zip(s,t):

4 | print("{}: {}".format(si, ti))

5 | # 结果为

6 | # 1: a

7 | # 2: b

8 | # 3: c
```