

Exercise Thinking

卷二 动手学深度学习 Pytorch 习题解

作者: latalealice

日期: 2025/04/15

目 录

序言		1
	引言	
	预备知识	
	2.1 数据操作	3
	2.2 数据预处理	3
	2.3 线性代数	4

序言

此 PDF 为习题解答,需求的库默认 import

第一章 引言

- 1. 你当前正在编写的代码的哪些部分可以"学习",即通过学习和自动确定代码中所做的设计选择来改进?你的代码是否包含启发式设计选择?
- 2. 你遇到的哪些问题有许多解决它们的样本,但没有具体的自动化方法?这些可能是使用深度学习的主要候选者.
- 3. 如果把人工智能的发展看作一场新的工业革命,那么算法和数据之间的关系是什么?它类似于蒸汽机和煤吗?根本区别是什么?
- 4. 你还可以在哪里应用端到端的训练方法,比如图 1.1.2、物理、工程和计量经济学?

第二章 预备知识

2.1 数据操作

1. 运行代码,将条件语句 X == Y 更改为 X < Y 或 X > Y,看看可以得到什么样的张量代码 结果

```
X = torch.arange(12,
    dtype=torch.float32).reshape((3,4))

Y = torch.tensor([[2.0, 1, 4, 3], [1, 2,
    3, 4], [4, 3, 2, 1]])
3 X > Y,X == Y,X < Y</pre>
```

2. 用其他形状(例如三维张量)替换广播机制中按元素操作的两个张量,结果如何 代码 结果

```
a =
torch.arange(25).reshape((-1,5,1))
b = torch.arange(10).reshape((-1,1,2))
a+b
# 广播矩阵,复制a的列,b的行
```

```
1
    tensor([[[ 0, 1],
                                             (py)
2
             [1, 2],
3
              [2, 3],
4
              [ 3, 4],
5
              [4, 5]],
6
            [[ 7, 8],
7
              [8, 9],
8
             [ 9, 10],
9
              [10, 11],
10
             [11, 12]],
11
             [[14, 15],
12
             [15, 16],
13
              [16, 17],
14
              [17, 18],
15
              [18, 19]],
            [[21, 22],
17
              [22, 23],
18
             [23, 24],
19
             [24, 25],
20
             [25, 26]],
21
             [[28, 29],
22
             [29, 30],
23
             [30, 31],
              [31, 32],
24
25
              [32, 33]]])
```

2.2 数据预处理

创建包含更多行和列的原始数据集

• 删除缺失值最多的列

• 将预处理后的数据集转换为张量格式

代码

```
os.makedirs(os.path.join('..',
1
                                        [py]
   'data'), exist_ok=True)
   data_file = os.path.join('..', 'data',
2
   'house_tiny.csv')
   with open(data_file, 'w') as f:
    f.write('NumRooms, Alley, Price\n') # 列
4
    f.write('NA,Pave,127500\n') # 每行表示
5
    一个数据样本
    f.write('2,NA,106000\n')
6
7
    f.write('4,NA,178100\n')
8
    f.write('NA,NA,140000\n')
9
    f.write('3,Pave,122000\n')
10
    # 1. 删除缺失值最多的列
    # 计算每列的缺失值数量
11
    missing values = data.isnull().sum()
12
13
    # 找出缺失值最多的列名
    column_to_drop =
14
    missing_values.idxmax()
15
    # 删除该列
    data_preprocessed =
16
    data.drop(column_to_drop, axis=1)
17
    print(data_preprocessed)
18
    # 2. 将预处理后的数据集转换为张量格式
19
    # 首先处理剩余的缺失值 (用均值填充数值列)
    data_preprocessed['NumRooms'] =
20
    data_preprocessed['NumRooms'].
    fillna(data_preprocessed['NumRooms'].mean
21 # 转换为张量
    tensor_data =
22 torch.tensor(data_preprocessed.values,
    dtype=torch.float32)
23
    print(tensor_data)
```

结果

1		NumRooms	Price		ру
2	0	NaN	127500		
3	1	2.0	106000		
4	2	4.0	178100		
5	3	NaN	140000		
6	4	3.0	122000		
7	ter	nsor([[3.00	00e+00,	1.2750e+05],	
8		[2.00	00e+00,	1.0600e+05],	
9		[4.00	00e+00,	1.7810e+05],	
10		[3.00	00e+00,	1.4000e+05],	
11		[3.00	00e+00,	1.2200e+05]])	

2.3 线性代数

1. 证明一个矩阵 A的转置的转置是 A

代码

```
1 A = torch.arange(20).reshape(5, -1) py
2 A.T.T == A
```

结果

2. 给出两个矩阵 A和 B.证明"它们转置的和"等于"它们和的转置"

代码

```
1 A = torch.randn(3,4)
2 B = torch.randn(3,4)
3 (A+B).T == A.T+B.T
```

结果

3. 给定任意方阵 $A, A + A^T$ 总是对称的吗

代码

```
1 A=torch.randn(4,4)
2 A+A.T == (A.T+A).T
```

结果

结果

结果

结果

4. 定义形状(2,3,4)的张量 X,len(X)的输出结果是什么

代码

```
1 X = torch.arange(24).reshape(2,3,4) py
2 len(X)
```

1 2 py

5. 对于任意形状的张量 X,len(X)是否总是对应于 X 特定轴的长度?这个轴是什么

代码

```
1 # 1维张量
2 X = torch.tensor([1, 2, 3])
3 len(X)
4 # 2维张量
5 K = torch.tensor([[1, 2], [3, 4], [5, 6]])
6 len(X)
7 # 3维张量
8 X = torch.rand(2, 3, 4)
9 len(X)
```

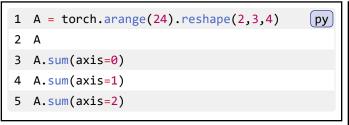
1 # len(X)总是返回张量在第一个轴axis=0的 长度 2 3 3 3 4 2

6. 运行 A/A.sum(axis=1),看看会发生什么。请分析一下原因

代码

7. 考虑一个具有形状(2,3,4)的张量,在轴 0、1、2 上的求和输出是什么形状

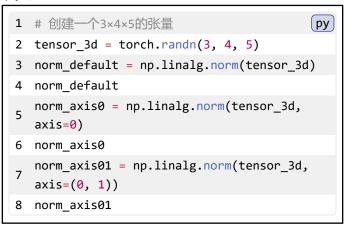
代码



8. 为 linalg.norm 函数提供 3 个或更多轴的张量,并观察其输出.对于任意形状的张量这个函数计算得到什么

结果

代码



结果

```
1 7.6230054 py

[[1.5946476 1.4472774 2.368117
2.1636908 2.045201],[1.8514549
1.5507743 2.2650828 0.7746272
2 1.3306752],[1.4223679 0.55377847
2.2253275 1.3022163 1.2005248],
[1.6133649 2.9035609 1.4079779
1.3459872 0.64774853]]

[4.924984 , 2.7686076, 3.7564898,
3 .958195 , 2.5980809]
```