機器學習 HW1

資工碩一 M113040105 劉東霖

-. create_sample_tensor

1. 動機:

創立一個 tensor 並 assign tensor 內容某個值。

- 2. 過程:
- (1). 首先,我會利用 torch. zeros((3,2))創立一個 3*2 的 tensor x,此 tensor 的 element 全是 0。
 - (2). 指定 x[0,1]和 x[1,0]為 10 和 100。
 - 3. 結果:

```
Here is the sample tensor:
tensor([[ 0., 10.],
[100., 0.],
[ 0., 0.]])
```

4. 程式碼:

```
x = torch.zeros((3,2))
x[0,1],x[1,0]=10,100
```

二. mutate_tensor

1. 動機:

Assign indices 裡面的座標位置為 values 裡面的值。

- 2. 過程:
- (1). 設定一個 count, 初始值為 0 , 為了要提取 values 裡面的數值。

- (2). 用一個 for 迴圈: for i0, i1 in indices:來提取每一個 tuples 的值。
- (3). 利用剛剛的 i0 和 i1 將指定的 index 換上指定的 values,如下圖:

```
count=0
for i0,i1 in indices:
   x[i0,i1]=values[count]
```

- (4). count+=1 讀下一個 values。
- 3. 執行結果:

4. 程式碼:

```
count=0
for i0,i1 in indices:
    x[i0,i1]=values[count]
    count=count+1
```

- ≡. count_tensor_element
 - 1. 動機:

計算 tensor 的總 element 數。

- 2. 過程:
- (1). 因為題目的 tensor 的 shape 是二維的,所以 total_element 我直接用 num_element=x. shape[0]*x. shape[1],然 後回傳。
 - 3. 執行結果:

Number of elements in x: 6 Correctly counted: True 4. 程式碼:

num_elements=x.shape[0]*x.shape[1]

- 四.create_tensor_of_pi
 - 1. 動機:

把 tensor 的值改成 pi。

- 2. 過程:
- (1). 利用 x=torch. zeros(M,N)創立一個 shape 為(M,N)的 tensor,element 全是 0。
- (2). 利用 x[:,:]=3.14 把所有 element 都變成 3.14, 並回傳 x。
 - 3. 執行結果:

```
x is a tensor: True
x has correct shape: True
x is filled with pi: True
```

4. 程式碼:

```
x = torch.zeros(M, N)
x[:,:]=3.14
```

- 五.multiples_of_ten
 - 1. 動機:

把 tensor 裡 10 的餘數的 element 放出來。

2. 過程:

(1). 利用一個 for loop 把 10 的餘數的內容放到 x 陣列裡面,程式碼如下圖:

```
x=[i for i in range(start, stop, 1) if i%10=0]
```

- (2). 把 x 轉成 tensor, data_type 轉成 float64 並回傳。
- 3. 執行結果:

```
Correct dtype: True
Correct shape: True
Correct values: True
Correct dtype: True
Correct shape: True
```

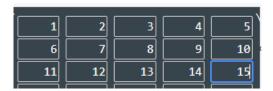
4. 程式碼:

```
x=[i for i in range(start, stop, 1) if i%10=0] x=torch.tensor(x, dtype=torch.float64)
```

六. slice_indexing_practice

- 1. 動機:把 tensor 某幾個欄位抓出來。
- 2. 過程:

原 tensor:

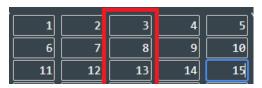


(1). 利用 x[-1,:]把最後一個 row 的 element 存起來,如下

圖:



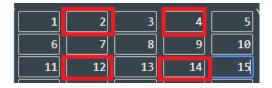
(2) . 利用 x[:,2:3]把中間 column 的 element 存起來,如下圖:



(3). 利用 x[:2,:3]把前兩個 row 裡的前 3 個 column 的 element 存起來,如下圖:



(4). 利用 x[0::2,1::2] 把奇數 row 裡面的偶數 column 裡的 element 存起來,如下圖:



3. 執行結果:

4. 程式碼:

```
last_row = x[-1,:]
third_col = x[:,2:3]
first_two_rows_three_cols = x[:2,:3]
even_rows_odd_cols = x[0::2,1::2]
```

t. slice_assignment_practice

1. 動機:

Assign tensor 的某些欄位某個值。

2. 過程:

原 tensor:

```
tensor([[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]])
```

(1). 利用 x[0:2,1:2]=1 把第 0,1 個 row 裡面的第一個 column 的 element 改成 1 ,修改的地方如下圖:

```
tensor([[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]])
```

(2). 利用 x[0:2,2:6]=2 把第 0,1 個 row 裡面的第 2~5 個 column 的 element 改成 2 ,修改的地方如下圖:

```
tensor([[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]])
```

- (3). 利用 x[2:4,0:4:2]=3 把第 2,3 個 row 裡面的第 0,2 個 column 的 element 改成 3,修改的地方如下圖:
 - (4). 利用 x[2:4,1:4:2]=4 把第 2,3 個 row 裡面的第 1,3 個



column 的 element 改成 4, 修改的地方如下圖:



(5). 利用 x[2:4,4:6]=5 把第 2,3 個 row 裡面的第 4,5 個 column 的 element 改成 5,修改的地方如下圖:

```
tensor([[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]])
```

3. 執行結果:

4. 程式碼:

```
x[0:2,1:2]=1
x[0:2,2:6]=2
x[2:4,0:4:2]=3
x[2:4,1:4:2]=4
x[2:4,4:6]=5
```

∧. shuffle_cols

1. 動機:

新增維度且 assign tensor 的某些欄位某個值。

2. 過程:

原 tensor:

- (1). 利用 y=torch. zeros(x. shape[0], x. shape[1]+1),創 建一個 row 為 x. shape[0],column 為 x. shape[1]+1 的 tensor, element 全是 0。
- (2). 利用 y[:,0:2]=x[:,0:1] 把 y 的第 0,1 個 column 的 element 複製 x 的第 0 個 column ,如圖下所示:

(3). 利用 y[:,2]=x[:,2]把 y 的第 2 個 column 複製 x 的第 2 個 column, 如圖下所示:

(4). 利用 y[:,3]=x[:,1]把 y 的第 3 個 column 複製 x 的第

1個 column,如圖下所示:

3. 執行結果:

4. 程式碼:

```
y=torch.zeros(x.shape[0], x.shape[1]+1)
y[:,0:2]=x[:,0:1]
y[:,2]=x[:,2]
y[:,3]=x[:,1]
```

九. Reverse_rows

1. 動機:

把 tensor 原本 row 的排列倒轉。

2. 過程:

原 tensor

```
[[ 1, 2, 3],
 [ 4, 5, 6],
 [ 7, 8, 9],
 [10, 11, 12]]
```

- (1). 利用 indices= torch. arange(x. shape[0]-1, -1, -1)創建一個 list,倒轉時可以用。假設 x. shape[0]=4, 此 list 的內容為 [3,2,1,0]。
 - (2). 利用 y=x. clone()讓 y=x。
 - (3). 利用 y[:,:]=x[indices,:]來達成我倒轉 row 的目的。

3. 執行結果:

4. 程式碼:

```
indices=torch.arange(x.shape[0]-1,-1,-1)
y = x.clone()
y[:,:]=x[indices,:]
```

+. take_one_elem_per_col

1. 動機:

新增 tensor 且內容為原本 tensor 的某些內容。

2. 過程:

原 tensor

(1). 利用 y=torch. tensor([x[1,0],x[0,1],x[3,2]])把 x[1,0],x[0,1],x[3,2]變成一個 tensor, 並回傳。

3. 執行結果:

```
Here is take_one_elem_per_col(x):
tensor([ 4,  2, 12])
Correct: True
```

4. 程式碼:

y=torch. tensor([x[1,0], x[0,1], x[3,2]])

+-. Make_one_hot

1. 動機:

新增 tensor 並創造特殊的 one hot tensor。

2. 過程:

- (1). 利用 N=len(x)算出 x list 的長度。
- (2). 利用 find_max=torch. tensor(x)把 x 轉成 tensor。
- (3). 利用 C=torch. max(find_max)+1, 來找出 x 裡最大值, 此 c 為輸出 tensor 的 column 數。
- (4). 利用 y=torch. zeros(N, C)創建一個 N*C 的 tensor, element 全為 0。
- (5). 利用 index=range(y. shape[0])來創建一個 list,內容 視 y. shape[0](也等於 N)決定,

如果 y. shape[0]為 4, index=[0, 1, 2, 3]。

(6). 利用 y[index, x]=1 把 index 對應到 x 的內容為 1。假設 index=[0,1,2,3],x=[1,4,3,2],y[0,1]和 y[1,4]和 y[2,3]和 y[3,2]=1。

3. 執行結果:

4. 程式碼:

```
N=len(x)
find_max=torch.tensor(x)
C=torch.max(find_max)+1
y = torch.zeros(N,C)
index=range(y.shape[0])
y[index, x]=1
```

十二. sum_positive_entries

1. 動機:

計算 tensor 裡>0 的 element 有幾個。

2. 過程:

- (1). 利用 pos_value=x[x>0]創一個 tensor,假如 x tensor裡面的內容>0,pos_value裡的內容為原本的值,否則為 0。
- (2). 利用 pos_sum=torch. sum(pos_value)相加 tensor 裡面 >0 的數,並回傳。

3. 執行結果

```
x0 = torch.tensor([[-1, -1, 0], [0, 1, 2], [3, 4, 5]])
x1 = torch.tensor([-100, 0, 1, 2, 3])
x2 = torch.randn(100, 100).long()
print('Correct for x0: ', sum_positive_entries(x0) = 15)
print('Correct for x1: ', sum_positive_entries(x1) = 6)
print('Correct for x2: ', sum_positive_entries(x2) = 1871)

Correct for x0: tensor(True)
Correct for x1: tensor(True)
Correct for x2: tensor(True)
```

4. 程式碼:

```
pos_value=x[x>0]
pos_sum=torch.sum(pos_value)
```

十三. Reshape_practice

1. 動機:

透過一連串的 reshape, permute, view, transpose 來改變矩陣。

2. 過程:

原本 tensor

```
tensor([ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20, 21, 22, 23])
```

(1). 利用 y=x. view(2, 12)把 tensor shape 變(2, 12),如下 圖所示:

```
tensor([[ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11], [12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20, 21, 22, 23]])
```

(2). 利用 y=x. transpose(0,1)打亂記憶體空間,把 tensor shape 變(12,2),如下圖所示:

(3). 利用 y=x. reshape(3, 4, 2)把 tensor shape 變

(3,4,2), 讓題目答案所期望的形式快出來了。如下圖所示:

(4). 利用 y=x. permute(0, 2, 1)把 tensor shape 變(3, 2, 4)。如下圖所示:

(5). 利用 y=x. reshape(3, 8)把 tensor shape 變(3, 8), 變成題目所要的格式。

3. 執行結果:

4. 程式碼:

```
# Replace pass statement with your code
y=x.view(2, 12)
y=y.transpose(0,1)
#[[0,12],[1,13],[2,14],....]
y=y.reshape(3,4,2)
#[[[0,12],[1,13],[2,14],[3,15]],[[4,16],[5,17],[6,18],[7,19]]....]
y=y.permute(0,2,1)
y=y.reshape(3,8)
```

十四. Zero_min_rows

1. 動機:

把每一個 row 裡面最小的 element 拿出來。

2. 過程:

(1). 利用

min_vals, min_idxs=torch. min(x, dim=1, keepdim=True)找到每一個 row 裡面的最小值和位置, 並用 keepdim=True 讓他的 shape 和 x 一 樣。

(2). 利用 y=x. clone()讓 y=x。

(3). 利用 y[y==min_val]=0 讓每一個 row 的最小值為 0。

3. 執行結果:

4. 程式碼:

```
min_vals, min_idxs=torch.min(x, dim=1, keepdim=True)
y=x.clone()
y[y=min_vals]=0
```

十五. batch_matrix_multiply

1. 動機:

比較兩個不同 batch matrix multiply 的差異。

- 2. 過程:
 - 1. use loop:
 - (1). 建立輸出 tensor 的格式。大小為
- x. shape[0], x. shape[1], y. shape[2]

(2). 用一個 for 來解決 batch 的矩陣相乘,把

x. shape[0] 當成 batch 數,如下圖所示:

```
z=torch.zeros(x.shape[0], x.shape[1], y.shape[2])
for i in range(x.shape[0]):
    z[i]=torch.mm(x[i], y[i])
```

- 2. use torch. bmm(x, y):解決 batch_matrix_multiply。
- 3. 執行結果:

```
z1 = batched_matrix_multiply(x, y, use_loop=True)
z1_diff = (z1 - z_expected).abs().max().item()
print('z1 difference: ', z1_diff)
print('z1 difference within tolerance: ', z1_diff < 1e-6)

z2 = batched_matrix_multiply(x, y, use_loop=False)
z2_diff = (z2 - z_expected).abs().max().item()
print('\nz2 difference: ', z2_diff)
print('z2 difference within tolerance: ', z2_diff < 1e-6)

z1 difference: 0.0
z1 difference within tolerance: True

z2 difference within tolerance: True</pre>
```

十六. normalize_columns

1. 動機:

把 tensor 裡的每一個 column 做 standard

normalization •

2. 過程:

(1). 使用公式:

$$\mu = rac{1}{M} \sum_{i=1}^M x_i \qquad \qquad \sigma = \sqrt{rac{1}{M-1} \sum_{i=1}^M (x_i - \mu)^2}$$

- (2). 利用 mean=torch. sum(x, dim=0)/x. shape[0]算出 column 的平均值。
- (3). 利用 sigma=torch. sqrt(torch. sum((x-mean)**2, dim=0)/(x. shape[0]-1))算出 column 的標準差。
 - (4). 利用 y=(x-mean)/sigma 做 normalization。

3. 執行結果

4. 程式碼:

```
mean=torch.sum(x, dim=0)/x.shape[0]
sigma=torch.sqrt(torch.sum((x-mean)**2, dim=0)/(x.shape[0]-1))
y=(x-mean)/sigma
```

十七. mm_on_cpu_and_gpu

1. 動機:

比較矩陣相乘在 cpu 和 gpu 上計算時間的差異。

2. 過程:

1. on_cpu

(1). 利用 x=x. to('cpu')把 x 放在 cpu 執行。

- (2). 利用 w=w. to('cpu')把 w 放在 cpu 執行。
- (3). 利用 y=torch. matmul(x, w)把 x 和 w 做矩陣相乘。
- (4). 利用 y=y. to('cpu')把 y 放回 cpu。

2. on_gpu

- (1). 利用 x=x. to('cuda')把 x 放在 gpu 執行。
- (2). 利用 w=w. to('cuda')把 w 放在 gpu 執行。
- (3). 利用 y=torch. matmul(x, w)把 x 和 w 做矩陣相乘。
- (4). 利用 y=y. to('cpu')把 y 放回 cpu,這樣做的原因是後面要比較兩個裝置上的 speedup,裝置要一樣,所以我把運算完的東西放到 cpu。

3. 執行結果:

```
yl on CPU: True
Max difference between y0 and y1: 0.001220703125
Difference within tolerance: True
CPU time: 226.80 ms
GPU time: 28.05 ms
GPU speedup: 8.08 x
```

4. 程式碼:

```
x=x.to('cpu')
w=w.to('cpu')
y = x.mm(w)
y=y.to('cpu')

x=x.to('cuda')
w=w.to('cuda')
y = torch.matmul(x,w)
y=y.to('cpu')
```