

深度學習

HW1

學號：B103012002

姓名：林凡皓

I. Creating and Accessing tensor :

● Creating_sample_tensor :

1. 解題思路：這題我的想法是先創建一個 shape (2, 3)且元素皆為 0 的矩陣，再分別將位置(0, 1)和(1, 0)的值設定為 10 和 100。

● Mutate_tensor :

1. 解題思路：透過 `enumerate` 取得 indices 中每一個座標 (tuple) 以及該座標在 indices 中的 index，再透過 for loop 將 values 中 index 位置上的值指派給 x 矩陣中對應座標上的值。
2. 額外討論：本題題目有要求 `mutate_tensor()` 的參數 values 為一個存放浮點數的 list，但是在做作業時發現到如果 x 為一個元素皆為整數的矩陣，那 values 中含有浮點數的部分，經過 `mutate_tensor()` 後的新矩陣會自動將其變成整數，如圖(1)。因此在函數中，**需要先将 x 中的所有元素都變成浮點數後再做運算才可以。**

```
In [14]: x = torch.tensor([[1, 2, 3],
                           [4, 5, 6]])
         mutate_tensor(x, [(0, 0), (1, 2)], [100, 0.5]) #將x矩陣位置(0, 0)的值設定為100
                                                         #將x矩陣位置(1, 2)的值設定為0.5

Out[14]: tensor([[100,  2,  3],
                  [  4,  5,  0]])
```

圖(1)

● Count_tensor_elements :

1. 解題思路：利用 `x.shape` 取的 x 的形狀，再透過 for loop 走訪 `x.shape` 中每個元素並相乘。
2. 額外討論：本題需要先將 `count_tensor_elements` 的值設定成 1，否則執行相乘時會有問題。

● 執行結果：

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

After mutating:
tensor([[ 4., 10.],
        [ 5.,  6.],
        [ 0.,  0.]])

Correct shape: True
x[0, 0] correct: True
x[1, 0] correct: True
x[1, 1] correct: True

Number of elements in x: 6
Correctly counted: True
```

II. Tensor constructors :

- **Create_tensor_of_pi :**

1. 解題思路 :本題可以先產生出形狀為(M, N)且元素皆為 1 的矩陣，再將矩陣中每個元素乘上 3.14 即可。

- **執行結果 :**

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

III.Datatypes :

- **Multiples_of_ten :**

1. 解題思路 : 使用 for loop 將 start 和 stop 之間的數字走訪一遍並判斷此數除以 10 的餘數是否為 0。將以 10 的餘數為 0 的數字儲存在 list 中，利用此 list 產生 tensor，並且透過 dtype 將 tensor 中的元素設定成 torch.float64。
2. 額外討論 :本題有規定要取 start 和 stop 之間可被 10 整除的數字(包含 start 和 stop)，因此 range 的範圍要寫 stop + 1。

- **執行結果 :**

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

Correct dtype: True
Correct shape: True
```

IV.Slicing indexing :

- **Slice_indexing_practice :**

1. 解題思路 :Slice indexing 的規則為，x[range1, range2]，range1 為針對 row 的 slicing 範圍，range2 為針對 column 的 slicing 範圍 (range1、range2 範圍包含下限但不包含上限)。以下針對本題每一小題做詳細解釋。
 - (1) last_row : 透過 x[-1]可完成 last_row。
 - (2) third_row : 利用 slicing 範圍包含下限但不包含上限的特

性，可以透過 `x[:, 2:3]` 取得 `third_row`

- (3) `first_two_rows_three_cols` : first two rows 的範圍為 `0:2`, first three columns 的範圍為 `0:3`。
- (4) `even_rows_odd_cols` : 利用範圍的第三個參數 (`x:y:z` 的 `z`) 來完成，此參數代表 **間隔大小**。Even rows 可透過 `0::2` (從 0 開始，每 2 格取一個數字，直到最後) 取得，odd columns 可透過 `1::2` (從 1 開始，每 2 格取一個數字，直到最後) 取得

● Slice_assignment_practice :

1. 解題思路 :產生一個矩陣為(`[[0, 1, 2, 2, 2, 2],`
`[0, 1, 2, 2, 2, 2],`
`[3, 4, 3, 4, 5, 5],`
`[3, 4, 3, 4, 5, 5]]`)

接著將此矩陣 assign 給 `x[0:4, 0:6]`。

● 執行結果 :

1. `Slice_indexing_practice` :

```
last_row:
tensor([11, 12, 13, 14, 15])
Correct: True

third_col:
tensor([[ 3],
        [ 8],
        [13]])
Correct: True

first_two_rows_three_cols:
tensor([[1, 2, 3],
        [6, 7, 8]])
Correct: True

even_rows_odd_cols:
tensor([[ 2,  4],
        [12, 14]])
Correct: True
```

2. `Slice_assignment_practice` :

```
Here is x before calling slice_assignment_practice:
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]])
Here is x after calling slice assignment practice:
tensor([[0, 1, 2, 2, 2, 2, 0],
        [0, 1, 2, 2, 2, 2, 0],
        [3, 4, 3, 4, 5, 5, 0],
        [3, 4, 3, 4, 5, 5, 0],
        [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]])
Correct: True
```

V. Integer tensor indexing :

● Shuffle_cols :

1. 解題思路 ;透過 **slicing** 的方式完成。針對 **column** 的 **index**，放入(0, 0, 2, 1)，代表說 y 的第一個 column 為 x 的第一個 column，y 的第二個 column 為 x 的第一個 column，y 的第三個 column 為 x 的第三個 column，y 的第四個 column 為 x 的第二個 column。

● Reverse_rows :

1. 解題思路 :可透過內建函數 **torch.flip(x, [0])**來完成。torch.flip()的第一個參數代表要做反轉的矩陣，第二個參數為要翻轉的維度，[0]為對 row 做翻轉，[1]為對 column 做翻轉。

● Take_one_elem_per_col :

1. 解題思路 :要取得 x 矩陣中特定元素可以用 **x[row_index, col_index]**的語法取得，row_index 和 col_index 皆可放入 tuple 以便一次取得多個 x 矩陣中的元素。

● Make_one_hot :

1. 解題思路 :先創建一個 **shape(N, C)**元素皆為 0 的矩陣，其中 N 為輸入矩陣 x 的長度，C 為 x 中元素最大值+1，要+1的原因在於要考慮到 x 矩陣會有 0 的存在，而 0 會被放到輸出矩陣 y 的第一個 column(index = 0)。接著可以透過 **enumerate(x)**取得 x 中每一個元素的 **index** 和 **value**，利用 **for loop** 將 **y[index, value]**設定成 1 即可。

● 執行結果 :

1. Shuffle_cols, reverse_rows, take_one_element_per_col :

```

Here is x:
tensor([[ 1,  2,  3],
        [ 4,  5,  6],
        [ 7,  8,  9],
        [10, 11, 12]])

Here is shuffle_cols(x):
tensor([[ 1,  1,  3,  2],
        [ 4,  4,  6,  5],
        [ 7,  7,  9,  8],
        [10, 10, 12, 11]])
Correct: True

Here is reverse_rows(x):
tensor([[10, 11, 12],
        [ 7,  8,  9],
        [ 4,  5,  6],
        [ 1,  2,  3]])
Correct: True

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

```

2. Make_one_hot :

```

Here is y0:
tensor([[0., 1., 0., 0., 0.],
        [0., 0., 0., 0., 1.],
        [0., 0., 0., 1., 0.],
        [0., 0., 1., 0., 0.]])
y0 correct: True

Here is y1:
tensor([[0., 1., 0., 0., 0., 0., 0., 0.],
        [0., 0., 0., 1., 0., 0., 0., 0.],
        [0., 0., 0., 0., 0., 1., 0., 0.],
        [0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 1.],
        [0., 0., 0., 0., 0., 0., 1., 0.],
        [0., 0., 1., 0., 0., 0., 0., 0.]])
y1 correct: True

```

VI. Boolean tensor indexing :

● Sum_positive_entries :

1. 解題思路 :創建一個新 tensor 為 `x[mask]`，來取得 x 中所有大於 0 的元素。接著透過 `torch.sum()` 將 x 中所有大於 0 的元素相加。

● 執行結果 :

```

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

```

VII. Reshaping operations :

● Reshape_practice :

1. 解題思路 :先利用 `view()` 將 `x` 變成 shape (2, 3, 4) 的矩陣，接著過 `torch.cat()` 將新的 `x` 矩陣的兩個小矩陣，往 column 的方向合併。
2. 額外討論 :`torch.cat()` 可以傳入許多參數，這題只用到兩個。第一個為輸入一個 tuple，其中包含要合併的 tensor。第二個為要合併的 dimension，這題 `dim = 1` 因為要對 column 做擴張。

● 執行結果 :

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

VIII. Tensor operations :

● Zero_row_min :

1. 解題思路 :可利用 `torch.argmax()` 來取得 `x` 矩陣中每一個 row 的最小值的 index。接著再透過 `x.shape[0]` 取得 `x` 的 row 總數，並利用 `torch.arange()` 產生 `y` 矩陣的 row index。最後將最小值的元素設定成 0 即可。
2. 額外討論 :`torch.argmax()` 需要傳入兩個參數，第一個為 tensor，第二個為 dim，本題 `dim = 1` 因為要取得的是 column 的 index。
`torch.argmax()` 會回傳一個 list。

● 執行結果 :

```
Here is x0:
tensor([[10, 20, 30],
        [ 2,  5,  1]])
Here is y0:
tensor([[ 0, 20, 30],
        [ 2,  5,  0]])
y0 correct: True

Here is x1:
tensor([[ 2,  5, 10, -1],
        [ 1,  3,  2,  4],
        [ 5,  6,  2, 10]])
Here is y1:
tensor([[ 2,  5, 10,  0],
        [ 0,  3,  2,  4],
        [ 5,  6,  0, 10]])
y1 correct: True
```

IX. Matrix operation :

● Batched_matrix_multiply :

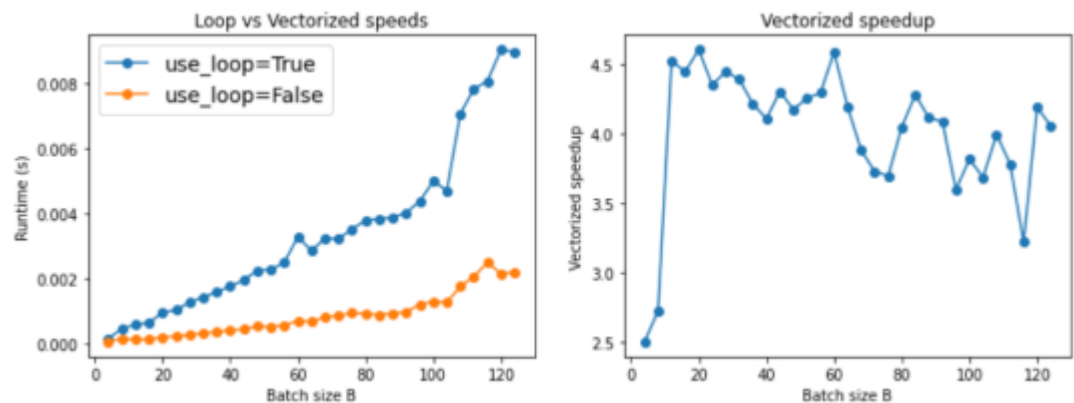
1. 解題思路 :

- (1) `batched_matrix_multiply_loop` : 利用 `x.shape[0]` 取得 `x` 矩陣第一維度的大小，透過 `for loop` 迭代，將 `z[i]` 設定為 `x[i]` 乘上 `y[i]`。矩陣乘法可以透過 `torch.matmul()` 完成。
- (2) `batched_matrix_multiply_noloop` : 直接利用 `torch.matmul()` 將 `x` 矩陣與 `y` 矩陣相乘即可。

● 執行結果 :

```
z1 difference: 0.0
z1 difference within tolerance: True

z2 difference: 4.76837158203125e-07
z2 difference within tolerance: True
```



不使用迴圈會比使用迴圈快上許多。

X. Broadcasting :

● Normalize_columns :

1. 解題思路 :

- (1) 計算 mean : 透過 `x.sum()` 可以計算 `x` 中所有元素的和，如果傳入參數 `dim = 0`，即可求得每個 column 的元素和。再將求得的和除以 `columnnm` 元素個數即可。
- (2) 計算 std : 計算 $(x - \text{mean})^2$ ，並透過 `x.sum()` 計算總合 (`dim = 0`)，再將結果除以 `column` 元素個數 (可透過 `x.shape[0]` 取得) 開根號即可。
- (3) 標準化 : 計算 $(x - \text{mean}) / (\text{std} + 1)$ 即可完成標準化。

● 執行結果 :


```

Here is x:
tensor([[ 0., 30., 600.],
        [ 1., 10., 200.],
        [-1., 20., 400.]])
Here is y:
tensor([[ 0., 1., 1.],
        [ 1., -1., -1.],
        [-1., 0., 0.]])
y correct: True
x unchanged: True

```

XI. Running on GPU :

- **mm_on_cpu & mm_on_gpu :**

1. 解題思路 :先將輸入的矩陣放到 GPU 上，再利用 `torch.matmul()` 將兩個矩陣相乘，最後再用 `y.cpu()` 將結果矩陣放回 CPU。

- **執行結果 :**

```

y1 on CPU: True
Max difference between y0 and y1: 0.004638671875
Difference within tolerance: True
CPU time: 38.25 ms
GPU time: 1301.72 ms
GPU speedup: 0.03 x

```

XII. Challenge :

- **Challenge_mean_tensor :**

1. 解題思路 :利用 `torch.sum()` 和 `torch.stack()` 將輸出矩陣 `y` 變成存放 `x` 中矩陣元素之和的 tensor。接著將 `y` 除以 `ls` 即可求得平均。在做除法前要先將 `ls` 變成 `torch.tensor`，因為 `y` 為 `tensor`，`tensor` 不能跟 `list` 做除法。

2. 執行結果 :

```

the first tensor in xs is tensor([1, 2, 3]), with mean = 2
the first tensor in xs is tensor([1, 1, 1, 2, 2, 2]), with mean = 1.5
the first tensor in xs is tensor([1, 1, 1, 2, 2, 2]), with mean = 2.5

result of challenge_mean_tensors(xs, ls) is tensor([2.0000, 1.5000, 2.5000])

the mean of the first tensor in xs is correct: True
the mean of the second tensor in xs is correct: True
the mean of the third tensor in xs is correct: True

```

3. 額外說明 :由於這題是加分題，因此測試的程式碼須自己寫，以下附上我自己寫的測試 code，以便確認這題的正確與否。

```

x1 = torch.tensor([1, 2, 3])          #x1's mean = 2
x2 = torch.tensor([1, 1, 1, 2, 2, 2]) #x2's mean = 1.5
x3 = torch.tensor([1.5, 2, 2.5, 3, 3.5]) #x3's mean = 2.5
xs = [x1, x2, x3]
ls = [3, 6, 5]

print(f"the first tensor in xs is {xs[0]}, with mean = 2")
print(f"the first tensor in xs is {xs[1]}, with mean = 1.5")
print(f"the first tensor in xs is {xs[2]}, with mean = 2.5")
print("")
print(f"result of challenge_mean_tensors(xs, ls) is {challenge_mean_tensors(xs, ls)}")
print("")
print(f"the mean of the first tensor in xs is correct: {challenge_mean_tensors(xs, ls)[0] == 2}")
print(f"the mean of the second tensor in xs is correct: {challenge_mean_tensors(xs, ls)[1] == 1.5}")
print(f"the mean of the third tensor in xs is correct: {challenge_mean_tensors(xs, ls)[2] == 2.5}")

```

● Challenge_get_unique :

1. 解題思路 :可透過 `torch.argsort()` 取得 x 的排序 index，並利用此 index 將 x 做排序。接著產生一個 **mask**，裡面存放 **True** 或是 **False**，代表說該 index 的數字是否唯一，並利用此 mask 取得唯一數字的 index。最後利用唯一數字的 index 取得唯一數字的值。
2. 執行結果 :

```

x = tensor([1, 2, 1, 2, 3, 2])
unique numbers are 1, 2, 3
the indices of the unique numbers are 0, 1, 4

```

```

Result of challenge_get_uniques:
unique numbers = tensor([1, 2, 3])
indices of the numbers are tensor([0, 1, 4])

```

3. 額外說明 :
 - (1) mask 的建立 :比較相鄰的兩個數字，如果兩個數字相同，該 index 的值為 False，如果兩個值不相同，該 index 的值為 True。
 - (2) 測試 code :

```

x = torch.tensor([1, 2, 1, 2, 3, 2])
print(f"x = {x}")
print(f"unique numbers are 1, 2, 3")
print(f"the indices of the unique numbers are 0, 1, 4\n")
print(f"Result of challenge_get_uniques: ")
print(f"unique numbers = {challenge_get_uniques(x)[0]}")
print(f"indices of the numbers are {challenge_get_uniques(x)[1]}")

```