

pytorch-基本运算

basic

+、-、*、/

`torch.add(a,b)`、`torch.sub(a,b)`、`torch.mul(a,b)`、`torch.div(a,b)`

基本运算，上面的都是等效的。

上面的乘法运算表示的是相同位置的元素进行相乘。

```
1 In [2]: a=torch.rand(3,4)
2 In [3]: b=torch.rand(4)
3
4 In [4]: a+b
5 Out[4]:
6 tensor([[0.7114, 1.7711, 1.1941, 0.8124],
7         [0.8159, 0.8690, 1.2145, 0.5990],
8         [0.3545, 1.3203, 0.4354, 0.1347]])
9
10 In [5]: torch.add(a,b)
11 Out[5]:
12 tensor([[0.7114, 1.7711, 1.1941, 0.8124],
13         [0.8159, 0.8690, 1.2145, 0.5990],
14         [0.3545, 1.3203, 0.4354, 0.1347]])
15
16 In [6]: torch.all(torch.eq(a-b, torch.sub(a,b)))
17 Out[6]: tensor(1, dtype=torch.uint8)
18
19 In [7]: torch.all(torch.eq(a*b, torch.mul(a,b)))
20 Out[7]: tensor(1, dtype=torch.uint8)
21
22 In [8]: torch.all(torch.eq(a/b, torch.div(a,b)))
23 Out[8]: tensor(1, dtype=torch.uint8)
24
```

矩阵相乘

这是按照矩阵的运算规则进行相乘。

有三种方式：

- 1、`torch.mm` 只适用于2d的矩阵相乘
- 2、`torch.matmul(a,b)` 适用于两个矩阵相乘
- 3、`@` 第二种方式等价，一种简写

```
In [80]: 1 a = torch.ones([2,2]) * 3
          2 a

          tensor([[3., 3.],
                  [3., 3.]])
```

```
In [81]: 1 b = torch.ones(2,2)
          2 b

          tensor([[1., 1.],
                  [1., 1.]])
```

```
In [82]: 1 torch.mm(a,b)

          tensor([[6., 6.],
                  [6., 6.]])
```

```
In [83]: 1 torch.matmul(a,b)

          tensor([[6., 6.],
                  [6., 6.]])
```

```
In [84]: 1 a@b

          tensor([[6., 6.],
                  [6., 6.]])
```

实例：

原始张量为【4,784】，我们希望将其降维为【4,512】这样类型的数据。

`w`张量是pytorch的习惯写法，第一个数据是channel-out，第二个数据是channel-in。也就是结果是512，进来的是784.

```

In [84]: 1 a@b

          tensor([[6., 6.],
                  [6., 6.]])

In [86]: 1 #原始张量, 我们希望将其转换为【4, 512】这样类型的数据
          2 x = torch.rand(4, 784)

In [87]: 1 #这里是pytorch的习惯写法, 第一个数据是channel-out, 第二个数据是channel-in
          2 w = torch.rand(512, 784)

In [88]: 1 (x@w.t()).shape          #和w的转置矩阵相乘

          torch.Size([4, 512])

```

torch.matmul()

适用于多维张量的运算。

```
a = torch.rand(4,3,28,64)
```

```
b = torch.rand(4,3,64,32)
```

当用于这两个张量的计算时，该函数会计算最后两个维度的相乘，前两个维度不变。得到结果：torch.Size([4, 3, 28, 32])

```
c = torch.rand(4,1,64,32)
```

```
torch.matmul(a,c).shape
```

当上述a和c进行张量相乘的时候，会首先将c进行广播维度扩展，之后进行运算。

如果前面的维度数据无法扩展到相应的数据，则无法张量相乘。

```

In [90]: 1 a = torch.rand(4, 3, 28, 64)
          2 b = torch.rand(4, 3, 64, 32)

In [91]: 1 torch.matmul(a, b).shape

          torch.Size([4, 3, 28, 32])

In [92]: 1 c = torch.rand(4, 1, 64, 32)

In [93]: 1 torch.matmul(a, c).shape

          torch.Size([4, 3, 28, 32])

In [94]: 1 d = torch.rand(4, 64, 32)
          2 torch.matmul(a, d).shape

-----
RuntimeError                                Traceback (most recent call last)
<ipython-input-94-79f2206f9822> in <module>
      1 d = torch.rand(4, 64, 32)
----> 2 torch.matmul(a, d).shape

RuntimeError: The size of tensor a (3) must match the size of tensor b (4) at non-singleton dimension

```

次方计算

1、`pow(input, exponent)` :将张量根据`exponent`参数进行次方运算。

2、`**` : 次方运算

3、`sqrt` : 开方运算

4、`rsqrt` : 返回一个新张量, 包含输入张量每个元素的平方根倒数。

```
In [112]: 1 a = torch.full([2, 2], 3.)
```

```
In [113]: 1 a.pow(2)
```

```
tensor([[9., 9.],
        [9., 9.]])
```

```
In [114]: 1 a**2
```

```
tensor([[9., 9.],
        [9., 9.]])
```

```
In [120]: 1 aa = a**2
          2 aa.sqrt()
```

```
tensor([[3., 3.],
        [3., 3.]])
```

```
In [116]: 1 aa.rsqrt()
```

```
tensor([[0.3333, 0.3333],
        [0.3333, 0.3333]])
```

```
In [119]: 1 aa**0.5
```

```
tensor([[3., 3.],
        [3., 3.]])
```

指数、对数

`torch.exp()` : 指数函数

`torch.log()` : 对数函数



```
1 In [116]: a=torch.exp(torch.ones(2,2))
2
3 In [117]: a
4 Out[117]:
5 tensor([[2.7183, 2.7183],
6         [2.7183, 2.7183]])
7
8 In [118]: torch.log(a)
9 Out[118]:
10 tensor([[1., 1.],
11         [1., 1.]])
```

近似值

a.floor() #向下取整函数
a.ceil() #向上取整函数
a.trunc() #数据的整数部分
a.frac() #数据的小数部分
a.round() #数据的四舍五入计算



```
1 In [121]: a=torch.tensor(3.14)
2
3 In [124]: a.floor(),a.ceil(),a.trunc(),a.frac()
4 Out[124]: (tensor(3.), tensor(4.), tensor(3.), tensor(0.1400))
5
6 In [125]: a=torch.tensor(3.499)
7
8 In [126]: a.round()
9 Out[126]: tensor(3.)
10
11 In [127]: a=torch.tensor(3.5)
12
13 In [128]: a.round()
14 Out[128]: tensor(4.)
```