

第一章 张量的创建和常用方法

1.1 张量的创建



1.2 张量的类型

调用 t.dtype 查看张量类型。

与数组 np.array 的区别:

1. 整数型:数组默认创建int32(整型)类型;张量则默认创建int64(长整型)类型;

2. 浮点型:数组默认float64(双精度浮点型);张量默认是float32(单精度浮点型)。

数据类型	dtype
32bit浮点数	torch.float32或torch.float
64bit浮点数	torch.float64或torch.double
16bit浮点数	torch.float16或torch.half
8bit无符号整数	torch.unit8
8bit有符号整数	torch.int8
16bit有符号整数	torch.int16或torch.short
16bit有符号整数	torch.int16或torch.short
32bit有符号整数	torch.int32或torch.int
64bit有符号整数	torch.int64或torch.long
布尔型	torch.bool
复数型	torch.complex64

1.3 张量的类型转换

1. 转换为浮点型

t.float() 转换为默认浮点型(32位)

t.double()转换为双精度浮点型(64位)

2. 转换为整数型

t.short() 转换为16位整数

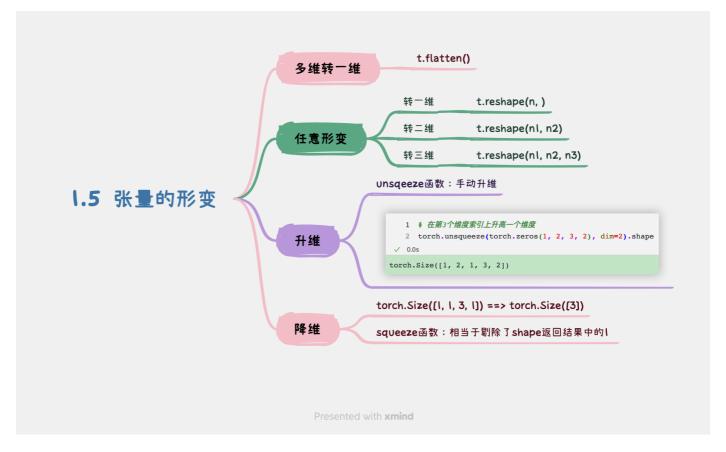
1.4 查看张量的结构

1. 维度: t.ndim

2. 形状: t.size()、t.shape

3. 元素个数: t.numel()

1.5 张量的形变



1.6 张量和其他相关类型之间的转化

1. 转换为数组: t.numpy() 、np.array(t)

2. **转换为列表**: t.tolist() 、list(t) (列表里是0维张量,不是标量)

3. **转换为标量**: t.item()

1.7 张量的拷贝

1. **浅拷贝**: t2 = t1

2. **深拷贝**: t2 = t1.clone()

3. **视图**: t2=t1.view(*shape)

"视图"的作用就是**节省空间**,和原张量对象共享一块数据存储空间。改变tensor中的元素,也会影响 new_tensor。

可以使用 view 方法改变 tensor 的形状,也就是**改变 tensor 的维度,但不改变 tensor 中元素的个数**。

view 方法的使用方式如下:

```
1 | new_tensor = tensor
```

其中, tensor 是需要改变形状的 tensor, shape 是一个元组,表示新 tensor 的形状。

例如,将一个形状为(2, 3, 4)的 tensor 转换成形状为(3, 8)的 tensor,可以使用以下代码:

```
1 # 创建一个形状为 (2, 3, 4) 的 tensor
2 x = torch.randn(2, 3, 4)
3
4 # 将 x 转换成形状为 (3, 8) 的 tensor
5 y = x.view(3, 8)
6
7 print("x 的形状为: ", x.shape)
8 print("y 的形状为: ", y.shape)
```

这段代码的输出结果为:

```
1 x 的形状为: torch.Size([2, 3, 4])
2 y 的形状为: torch.Size([3, 8])
```

需要注意的是, view 方法返回的是一个新的 tensor,原 tensor 的形状并没有改变。另外, view 方法 中的参数需要满足一定的条件,具体可以参考 PyTorch 官方文档。