

Pytorch

一、张量

1.1 Tensor与Variable

1.2 创建张量

1.2.1 直接创建

1.2.3、依据概率创建

1.2.4 简答

Pytorch

一、张量

张量在数学概念中是多维数组，但在Pytorch中不仅仅表示为多维数组，它还是自动求导的关键。说到张量与自动求导，必须先知道Variable这一数据类型，Variable是Pytorch 0.4.0版本之前的重要数据类型，但之后Variable已经并入到了Tensor，但了解Variable是有必要的。

1.1 Tensor与Variable

1、在Pytorch0.4.0之前，Variable 是torch.autograd中的数据类型，主要用于封装Tensor,进行自动求导，它主要有五个属性（），**data, grad, grad_fn, requires_grad, is_leaf**。

image-20200114170556432

data: 被包装的Tensor

grad: data的梯度

grad_fn: 记录创建tensor的函数function，是自动求导的关键

requires_grad: 指示是否需要梯度

is_leaf: 指示是否需要叶子节点（张量），叶子节点会在计算图中要用到

2、在pytorch0.4.0之后，Variable并入到了Tensor，增加了三个与数据相关的属性，**dtype, shape, device**

image-20200114170903759

dtype: 张量的数据类型，如torch.FloatTensor, torch.cuda.FloatTensor

shape: 张量的形状, 如 (64, 3, 224, 224)

device: 张量所在的设备，GPU/CPU，是加速的关键

1.2 创建张量

1.2.1 直接创建

(1) 通过torch.tensor()创建:

功能: 它是将data直接创建成了tensor

```
torch.tensor(data
             ,dtype = None
             ,device = None
             ,requires_grad = False
             ,pin_memory = False)
```

- data: 数据, 可以是list, numpy
- dtype: 数据类型, 默认与data保持一致
- device: 所在设备, cuda/cpu
- requires_grad: 是否需要计算梯度
- pin_memory: 是否存于锁页内存, 通常设置为False

```
import torch
import numpy as np

# ===== example 1 =====
# 通过torch.tensor创建张量
flag = True
# flag = False
if flag:
    arr = np.ones((3, 3))
    print('ndarray的数据类型: ', arr.dtype)
    print(arr)

    t = torch.tensor(arr, device='cuda') # 张量放在GPU上,可能会需要一点耗时, 因为从
    # t = torch.tensor(arr)
    # cpu转到GPU上会需要一点时间

    print(t)
```

```
ndarray的数据类型: float64
[[1. 1. 1.]
 [1. 1. 1.]
 [1. 1. 1.]]
tensor([[1., 1., 1.],
        [1., 1., 1.],
        [1., 1., 1.]], device='cuda:0', dtype=torch.float64) # 0是GPU的编号

Process finished with exit code 0
```

(2) torch.from_numpy(ndarray):

功能: 从numpy创建tensor

注意: 从torch.from_numpy创建的tensor与原ndarray共享内存, 当改变其中的一个数据, 另一个也将会被改动

```
# ===== example 2 =====
# 通过torch.from_numpy创建张量
flag = True
# flag = False
if flag:
    arr = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
    t = torch.from_numpy(arr)
    # print('numpy array:', arr)
```

```

# print('tensor:', t)

# 修改array的数据
# print('\n修改arr')
# arr[0, 0] = 0
# print('numpy array:', arr)
# print('tensor:', t) # 两者都发生变化

# 修改tensor
print('\n修改arr')
t[0, 0] = -1
print('numpy array:', arr)
print('tensor:', t) # 两者都发生变化

```

1.2.2、依据数值创建

(1) torch.zeros()

功能：依据size创建全0张量

```

torch.zeros(*size
            ,out = None
            ,dtype = None
            ,layout = torch.strided
            ,device = None
            ,requires_grad = False)

```

- size:张量的形状，如 (3, 3)、(3,224,224)
- out:输出的张量
- layout: 内存中的布局形式，有strided,sparse_coo等
- device: 所在设备，gpu/cpu
- requires_grad: 是否需要梯度

```

# ===== example 3 =====
# 通过torch.zeros创建张量
flag = True
# flag = False
if flag:
    out_t = torch.tensor([1])

    t = torch.zeros((3, 3), out=out_t)

    print(t, '\n', out_t)
    print(id(t), id(out_t), id(t) == id(out_t))

```

(2) 通过torch.zeros_like()

功能：根据input形状创建全0张量

```
torch.zeros_like(input
                 ,dtype = None
                 ,layout = None
                 ,device = None
                 ,requires_grad = False)
```

- input: 创建与input相同形状的全0张量
- dtype: 数据类型
- layout: 内存中的布局形式

(3) torch.ones() --类比zeros

(4) torch.ones_like()

(5) 通过torch.full() --自定义数值

```
torch.full(size
           ,fill_value # 张量的形状
           ,out = None # 张量的值
           ,dtype = None
           ,layout = torch.strided
           ,device = None
           ,requires_grad = False)
```

```
# ===== example 4 =====
# 通过torch.zeros创建张量
flag = True
# flag = False
if flag:
    t = torch.full((3, 3), 10) # 自定义全10 张量
    print(t)
```

(6) torch.full_like()

(7) 通过torch.arange() --等差数列的方法, [start, end)左闭右开

功能: 创建等差的一维张量

```
torch.arange(start=0 # 起始值
            ,end # 结束值
            ,step=1 # 数列公差, 默认为1
            ,out=None
            ,dtype=None
            ,layout=torch.strided
            ,device=None
            ,requires_grad=False)
```

```
# 通过torch.zeros创建张量
flag = True
# flag = False
if flag:
    t = torch.arange(2, 10, 2)
    print(t)
```

(8) 通过torch.linspace()创建均分数列, [start, end]闭区间

```
torch.linspace(start # 起始值
               ,end # 结束值
               ,step=100 # 数列长度
               ,out=None
               ,dtype=None
               ,layout=torch.strided
               ,device=None
               ,requires_grad=False)
```

```
# 通过torch.linspace创建张量
flag = True
# flag = False
if flag:
    t = torch.linspace(2, 10, 5)
    print(t)
```

(9) torch.logspace()

功能: 创建对数均分的一维张量

注意: 长度为steps, 底为base

```
torch.logspace(start # 起始值
               ,end # 结束值
               ,step=100 # 数列长度
               ,base=10.0 # 底
               ,out=None
               ,dtype=None
               ,layout=torch.strided
               ,device=None
               ,requires_grad=False)
```

(10) torch.eye()

功能: 创建单位对角矩阵

1.2.3、依据概率创建

(1) torch.normal()

功能: 生成正态分布 (高斯分布) 的张量

```
torch.normal(mean # 均值
             ,std # 标准差
             ,out=None)
```

注意: 此方式有四种模式

mean为标量, std为标量

mean为标量, std为张量

mean为张量, std为标量

mean为张量, std为张量

```
# 通过torch.normal创建张量
flag = True
# flag = False
if flag:
    # mean:张量, std: 张量
    mean = torch.arange(1, 5, dtype=torch.float)
    std = torch.arange(1, 5, dtype=torch.float)
    t_normal = torch.normal(mean, std)
    print('mean:{}\nstd:{}'.format(mean, std))
    print(t_normal)
```

```
mean:tensor([1., 2., 3., 4.])
std:tensor([1., 2., 3., 4.])
tensor([2.0285, 2.0979, 0.5410, 7.9715])
```

其中2.0285是由均值为1，标准差为1的正态分布生成的张量；7.9715是由均值为4，标准差为4的正态分布生成的张量

```
# mean:标量, std:标量
t_normal = torch.normal(0, 1, size=(5,)) # 这里需要额外设置size
print(t_normal)
```

```
# mean: 张量, std:标量
mean = torch.arange(1, 5, dtype=torch.float)
std = 1
t_normal = torch.normal(mean, std)
print('mean:{}\nstd:{}'.format(mean, std))
print(t_normal)
```

```
mean:tensor([1., 2., 3., 4.])
std:1
tensor([0.3336, 2.8148, 2.6217, 2.9895])
```

```
# mean:标量, std:张量
mean = 0
std = torch.arange(1, 5, dtype=torch.float)
t_normal = torch.normal(mean, std)
print('mean:{}\nstd:{}'.format(mean, std))
print(t_normal)
```

(2) torch.randn()

(3) torch.randn_like ()

功能：生成标准正态分布

- size: 张量的形状

```
torch.randn(*size
            ,out=None
            ,dtype=None
            ,layout=torch.strided
            ,device=None
            ,requires_grad=False)
```

(4) torch.rand()

(5) torch.rand_like()

功能：在区间[0, 1)上，生成均匀分布

(6) torch.randint()

(7) torch.randint_like()

功能：区间[low, high)生成整数均匀分布

size: 张量的形状

(8) torch.randperm()

功能：生成从0- n-1的随机排列

(9) torch.bernoulli()

功能：根据input为概率，生成伯努利分布

1.2.4 简答

1、张量与矩阵、向量、标量的关系是怎么样的？

- 在数学上，张量是一个多维数组，它是标量、向量、矩阵的高维拓展。标量就是0维的张量，向量就是一维的张量，矩阵是二维的张量
- tensor是pytorch最基本的操作对象，表示的是一个多维的矩阵。
tensor与numpy相对应，可与numpy的ndarray相互转换。但pytorch可以再GPU上运行，ndarray只能在CPU上运行。

2、Variable"赋予"张量什么功能？

Variable赋予了tensor封装与自动求导功能。

3、实现torch.normal()创建张量的四种模式

