

torch 笔记

徐世桐

1 import

```
from torch import nn
import torch.nn.functional as F
import torch.optim as optim
```

2 tensor 数据类型

`torch.arange`

- `torch.arange(a)` 得到 `Tensor[0, 1, ..., [a]]`
- `torch.arange(a, b)` 得到 `Tensor[a, a + 1, ..., a + n]`, n 为整数且 $a + n < b$
- `torch.arange(a, b, c)` 得到 `Tensor[a, a + c, ..., a + nc]`, n 为整数且 $a + nc < b$

`torch.from_numpy(NDArray)` 从 `NDArray` 创建 `Tensor`

`torch.mm(Tensor, Tensor)` tensor 矩阵乘法

`+*/` 同 `NDArray` 使用广播机制

`Tensor.reshape()` 改变形状, 新形状元素数必须等于输入元素数

`torch.random(MEAN, STD, SIZE*)`

- `size=(x_1, x_2, \dots)` 限定输出张量形状
- `mean=Tensor, std=Tensor/const` 当没有限定 `size` 时 `mean` 必为 `float Tensor`, 形状和输出形状相同。
- `mean=Tensor/const, std=Tensor/const` 当限定 `size` 后 `mean, std` 可为 `const` 或单个值的 `Tensor`

`torch.rand(SIZE*)`

- 得到 `SIZE` 形状的随机数张量, 每一元素 $\in [0, 1)$ 。`SIZE` 无定义则得到 `const` 随机数
- 代替 `torch.uniform` 功能

`dataset = torch.utils.data.TensorDataset(样本 Tensor, 标签 Tensor)`

`dataiter = torch.utils.data.DataLoader(dataset, batch_size= 批量大小, shuffle=True)`

使用 `torch` 进行批量迭代

3 torch 神经网络

```
net = nn.Sequential()
神经网络定义: net.add_module(' 层名 ', 层)
```

层定义:

`nn.Linear(输入节点数, 输出节点数)` 定义全连接层

可使用层直接进行前向计算, 训练函数中使用 `[layer.weight, net.bias]` 传入参数

`net.weight/bias.data.fill_(值)` 对层中所有权重/偏差赋值

`nn.init.xavier_uniform(net.weight/.bias)` 对层中所有权重/偏差使用 xavier 初始化

`loss = nn.MSELoss()` 平方代价函数

`trainer = optim.SGD(net.parameters(), lr= 学习率)` SGD 迭代函数

`trainer.step()` 进行迭代

`net.parameters()` 得到权重