nn.moudle

搜索

登录/注册 会员中心 🞁 ,

pytorch里面nn.Module讲解



nn.Module 是在 pytorch 使用非常广泛的类,搭建网络基本都需要用到这个。

当我们搭建自己的网络时,可以继承官方写好的 nn.Module 模块,为什么要用这个呢?好处如下:

nn.Module作用

- 1.可以提供一些现成的基本模块比如:
- 2. 容器
- 3.参数管理
- 4. 所有modules的节点 孩子节点都是直系的
- 5.to(device)
- 6.保存和加载模型
- 7.训练/测试
- 8.实现自己的类
 - 8.1举一个自己写的线性层的例子

1.可以提供一些现成的基本模块比如:

```
Linear、ReLU、Sigmoid 、Conv2d、Dropout
```

不用自己一个一个的写这些函数了,这也是为什么我们用框架 的原因之一吧。

2. 容器

比如我们经常用到的 nn.Sequential(), 顾名思义, 将网络模块封装在一个容器中, 可以方面网络搭建

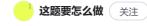
如下面一个例子:

3.参数管理

参数名字可以自动生成(想想如果自己去命名,百万参数的网络没法搭建),然后这些参数都可以传到优化器里面去优化

4. 所有modules的节点 孩子节点都是直系的

```
1 class BasicNet(nn.Module):
2 def __init__(self):
```





```
3
            super(BasicNet, self).__init__()
 4
            self.net = nn.Linear(4, 3)
 5
        def forward(self, x):
 6
 7
            return self.net(x)
 8
 9
    class Net(nn.Module):
10
        def __init__(self):
11
            super(Net, self).__init__()
12
            self.net = nn.Sequential(BasicNet(),
13
                                     nn.ReLU(),
                                     nn.Linear(3, 2))
14
       def forward(self, x):
15
            return self.net(x)
16
```

比如上面的代码,我们可以看出Net网络中有5个孩子节点: nn.Sequential, BasicNet, nn.ReLU, nn.Linear, BasicNet里面的nn.Linear

5.to(device)

nn.Module 还有一个功能是将某个网络所有成员、函数、操作都搬移到GPU上面。 采用代码如下:

```
device = torch.device('cuda')
net = Net()
net.to(device)
```

上面device代表当前的设备是GPU还是CPU,需要注意的是为什么我们不写

```
1 net = net.to(device)
```

其实效果是一样的,采用 nn.Module 模块,net加上 . to(device) ,还是net。如果是变量则不是一样的,即如果对于tensor bias ,那么 bias 和 bias . to(device) 不是一样的,则需要重新命名。

6.保存和加载模型

可以方面我们保存和加载模型

加载模型:

```
1 | net.load_state_dict(torch.load('ckpt.mdl'))
```

保存模型:

```
1 torch.save(net.state_dict(), 'ckpt.mdl')
```

7.训练/测试

方便训练和测试进行切换,为什么?因为网络中Dropout和BN在训练和测试是不一样的,需要切换

如果不切换效果就会很差,这个是容易犯的一个错误。

```
1    net.train()
2    net.eval()
```

8.实现自己的类

官方给的模块还是基础操作的,如果自己要搭建复杂的操作也容易实现,一个典型的例子就是可以自己设计一个新的损失函数。

下面给出将tensor压平的例子 (nn.Module 没有这个操作):

```
1 class Flatten(nn.Module):
2 def __init__(self):
3 super(Flatten, self).__init__() 这题要怎么做 关注
```



```
4
 5
        def forward(self, input):
            return input.view(input.size(0), -1)
 6
 7
 8
    class TestNet(nn.Module):
 9
        def __init__(self):
10
            super(TestNet, self).__init__()
11
            self.net = nn.Sequential(nn.Conv2d(1, 16, stride=1, padding=1),
12
                                     nn.MaxPool2d(2, 2),
                                     Flatten(), #自己定义的
13
                                     nn.Linear(1*14*14, 10))
14
15
        def forward(self, x):
16
            return self.net(x)
17
```

Flatten 压平的操作则是我们自己构建的类,可以方便后续BasicNet类使用,注意nn.Sequential 里面必须是类。

且在上面例子中 Flatten 不需要接任何参数。

8.1举一个自己写的线性层的例子

```
1
   class MyLinear(nn.Module):
2
        def __init__(self, inp, outp):
           super(MyLinear, self).__init__()
3
4
            # requires_grad = True
5
           self.w = nn.Parameter(torch.randn(outp, inp))
6
           self.b = nn.Parameter(torch.randn(outp))
8
        def forward(self, x):
9
            x = x @ self.w.t() + self.b
10
            return x
```

在上面自己写的线性层 y=wx+b,可以看出w和b必须要使用 nn.Parameter 这个模块。 原因是只用加上了 nn.Parameter 后,w和b才可以用优化器SGD等进行优化。

如果不写 nn.Parameter 那么则需要写 requires_grad = True,还要自己写优化器,就很麻烦。用了 Parameter 可以方便我们优化网络:

```
1    model = MyLinear.to(device)
2    optimizer = optim.Adam(model.parameters(), lr=1e-3)
3    # backprop
4    optimizer.zero_grad()
5    loss.backward()
6    optimizer.step()
```

文章知识点与官方知识档案匹配,可进一步学习相关知识

Python入门技能树 人工智能 深度学习 32801 人正在系统学习中



相关推荐

送析PyTorch中nn.Module的使用
 torch.nn.Modules 相当于是对网络某种层的封装,包括网络结构以及网络参数和一些操作 torch.nn.M...
 □ PyTorch 1.0 系列学习教程 (3): nn module
 gukedream的专栏 ② 4127
 PyTorch 1.0: nn module NN MODULEPyTorch:nnPyTorch:optimPyTorch:Custom nn ModulesPyTor...
 □ nn.module类搭建简单神经网络_abysswatcher1的博客
 nn.Module是PyTorch提供的神经网络类,并在类中实现了网络各层的定义及前向计算与反向传播机制...

pytorch中nn.moudle模块_热爱生活,热爱代码nn.moudle是所有卷积神经网络的基类,相信一定非常困扰;



