哈尔滨工业大学

<<模式识别与深度学习>> 实验 1 实验报告

(2020 春季学期)

成员 1:	1172100327 王金翼	
成员 2:		
成员 3:		

实验要求

熟悉pytorch的基本操作:用pytorch实现MLP,并在MNIST数据集上进行训练

环境配置

实验环境如下:

- Win10
- python3.8
- Anaconda3
- Cuda10.2 + cudnn v7
- GPU: NVIDIA GeForce MX250

配置环境的过程中遇到了一些问题,解决方案如下:

1. anaconda下载过慢

使用清华镜像源,直接百度搜索即可

2. pytorch安装失败

这里我首先使用的是pip的安装方法,失败多次后尝试了使用anaconda,然后配置了清华镜像源,最后成功。参考的教程如下: win10快速安装pytorch,清华镜像源

当然也可以直接去pytorch官网下载所需版本的whl文件,然后手动pip安装。由于这种方式我已经学会了,为了学习anaconda,所以没有采用这种方式。具体方式可以百度如何使用whl。顺便贴下pytorch的whl的下载页面

注意: pytorch的版本是要严格对应是否使用GPU、python版本、cuda版本的,如需手动下载pytorch的安装包,需搞懂其whl文件的命名格式

另外还学习了anaconda的一些基本操作与原理,参考如下: Anaconda完全入门指南

实验过程

最终代码见github: hit-deeplearning-1

首先设置一些全局变量,加载数据。batch_size决定了每次向网络中输入的样本数,epoch决定了整个数据集的 迭代次数,具体作用与大小如何调整可参考附录中的博客。

将数据读入,如果数据不存在于本地,则可以自动从网上下载,并保存在本地的data文件夹下。

```
#一次取出的训练样本数
batch_size = 16
# epoch 的数目
n_epochs = 10

#读取数据
train_data = datasets.MNIST(root="./data", train=True,
download=True, transform=transforms.ToTensor())
```

```
test_data = datasets.MNIST(root="./data", train=False, download=True, transform=transforms.ToTensor())
#创建数据加载器
train_loader = torch.utils.data.DataLoader(train_data, batch_size = batch_size, num_workers = 0)
test_loader = torch.utils.data.DataLoader(test_data, batch_size = batch_size, num_workers = 0)
```

接下来是创建MLP模型,关于如何创建一个模型,可以参考附录中的博客,总之创建模型模板,训练模板都是固定的。

其中Linear、view、CrossEntropyLoss、SGD的用法需重点关注。查看官方文档或博客解决。

这两条语句将数据放到了GPU上,同理测试的时候也要这样做。

```
data = data.cuda()
target = target.cuda()
```

```
class MLP(nn.Module):
   def __init__(self):
       #继承自父类
       super(MLP, self).__init__()
       #创建一个三层的网络
       #输入的28*28为图片大小,输出的10为数字的类别数
       hidden_first = 512
       hidden second = 512
       self.first = nn.Linear(in features=28*28, out features=hidden first)
       self.second = nn.Linear(in features=hidden first,
out features=hidden second)
       self.third = nn.Linear(in_features=hidden_second, out_features=10)
   def forward(self, data):
       #先将图片数据转化为1*784的张量
       data = data.view(-1, 28*28)
       data = F.relu(self.first(data))
       data = F.relu((self.second(data)))
       data = F.log_softmax(self.third(data), dim = 1)
       return data
def train():
   # 定义损失函数和优化器
   lossfunc = torch.nn.CrossEntropyLoss().cuda()
   #lossfunc = torch.nn.CrossEntropyLoss()
   optimizer = torch.optim.SGD(params=model.parameters(), lr=0.01)
   # 开始训练
   for epoch in range(n_epochs):
       train_loss = 0.0
       for data, target in train loader:
```

```
optimizer.zero_grad()
       #将数据放至GPU并计算输出
       data = data.cuda()
       target = target.cuda()
       output = model(data)
       #计算误差
       loss = lossfunc(output, target)
       #反向传播
       loss.backward()
       #将参数更新至网络中
       optimizer.step()
       #计算误差
       train_loss += loss.item() * data.size(0)
   train_loss = train_loss / len(train_loader.dataset)
   print('Epoch: {} \tTraining Loss: {:.6f}'.format(epoch + 1, train_loss))
   # 每遍历一遍数据集,测试一下准确率
   test()
#最后将模型保存
path = "model.pt"
torch.save(model, path)
```

test程序不再贴出,直接调用了一个很常用的test程序。

最后是主程序,在这里将模型放到GPU上。

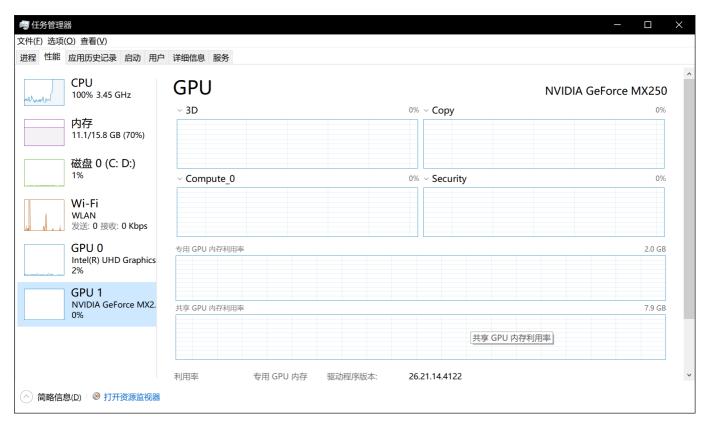
```
model = MLP()
#将模型放到GPU上
model = model.cuda()
train()
```

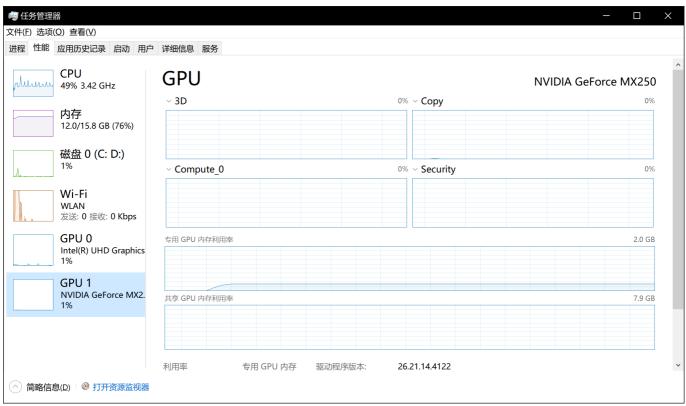
实验结果

实验结果如下,可以看到,当对数据迭代训练十次时,准确率已经可以达到97%

Epoch: 1	Training Loss:	0.693887		
Accuracy of	the network on	the test images:	90 %	
Epoch: 2	Training Loss:	0.272068		
Accuracy of	the network on	the test images:	93 %	
Epoch: 3	Training Loss:	0.209291		
Accuracy of	the network on	the test images:	94 %	
Epoch: 4	Training Loss:	0.168086		
Accuracy of	the network on	the test images:	95 %	
Epoch: 5	Training Loss:	0.139021		
Accuracy of	the network on	the test images:	95 %	
Epoch: 6	Training Loss:	0.117500		
Accuracy of	the network on	the test images:	96 %	
Epoch: 7	Training Loss:	0.100973		
Accuracy of	the network on	the test images:	96 %	
Epoch: 8	Training Loss:	0.087816		
Accuracy of	the network on	the test images:	97 %	
Epoch: 9	Training Loss:	0.077013		
Accuracy of	the network on	the test images:	97 %	
Epoch: 10 Training Loss: 0.067966				
Accuracy of	the network on	the test images:	97 %	
Process finished with exit code 0				

分别运行了两次,第一次没有使用cuda加速,第二次使用了cuda加速,任务管理器分别显示如下:





可以看到,未使用cuda加速时,cpu占用率达到了100%,而GPU的使用率为0;而使用cuda加速时,cpu占用率只有49%,而GPU使用率为1%。这里GPU使用率较低的原因很多,比如我程序中batch_size设置的较小,另外只将数据和模型放到了GPU上,cpu上仍有部分代码与数据。经简单测试,使用cuda的训练时间在2:30左右,不使用cuda的训练时间在3:40左右。

参考博客

使用Pytorch构建MLP模型实现MNIST手写数字识别

如何创建自定义模型

pytorch教程之nn.Module类详解——使用Module类来自定义网络层

epoch和batch是什么

深度学习 | 三个概念: Epoch, Batch, Iteration

如何用GPU加速

从头学pytorch(十三):使用GPU做计算

PyTorch如何使用GPU加速 (CPU与GPU数据的相互转换)

保存模型

PyTorch模型保存与加载