HW2 MNIST手写体数字识别

1 pytorch环境安装 (10)

pytorch是一个非常常见的深度学习框架

对于已经配置好conda环境的同学:

```
conda install pytorch torchvision -c pytorch conda install nb_conda_kernels
```

不知道怎么安装的conda的详见README.md

pip安装详见: https://pytorch.org/, 根据自己的环境选择合适的安装语句。

pytorch官方文档(推荐!): https://pytorch.org/docs/stable/index.html

pytorch中文文档: https://pytorch.apachecn.org/#/

一些pytorch常见语句介绍

CONV2D

torch.nn.Conv2d(in_channels, out_channels, kernel_size, stride=1, padding=0,
dilation=1, groups=1, bias=True, padding_mode='zeros', device=None, dtype=None)

二维卷积,返回值为一个函数

in_channels:输入channel数out_channels:输出channel数

• kernel_size:卷积核的大小,一般使用3比较多,配合上stride=1和padding=1可以保证卷积前后

尺寸不变

LINEAR

torch.nn.Linear(in_features, out_features, bias=True, device=None, dtype=None)

即线性层、全连接层,返回值是一个函数

in_features: 输入特征维度out_features: 输出特征维度

CROSSENTROPYLOSS

torch.nn.CrossEntropyLoss(weight=None, size_average=None, ignore_index=-100, reduce=None, reduction='mean')

即交叉熵损失函数,返回值为一个函数

```
usage:
CE = CrossEntropyLoss()
loss = CE(output, label)
```

- output: torch.tensor类型, shape为 (batch_size, 类别数量)
- label: torch.tensor类型, shape为 (batch_size,), 存储的是类别的index (非one-hot)

SGD

torch.optim.SGD(params, lr=<required parameter>, momentum=0, dampening=0, weight_decay=0, nesterov=False)

随机梯度下降优化器

• params: 模型参数

• Ir: 学习率

• momentum: 动量

• weight_decay: 正则化参数

2 MNIST识别 (90)

2.1 输入数据集 (10)

data文件夹中是MNIST分类数据集,训练数据集包含 60000 个样本, 测试数据集包含 10000 样本。每个样本为单通道图片,长宽均为28。

2.2 数据集可视化 (20)

使用matplotlib工具包将数据集可视化。

2.3 模型建立 (20)

- 利用卷积层和线性层建立一个深度模型
- 如果熟悉的同学,可以尝试其他层,例如dropout、batchnorm、layernorm、maxpooling等, 具体的函数接口可以在官方文档中找到

2.4 模型训练 (20)

- 训练3个epoch,观察loss的变化
- 将loss可视化出来

2.5 性能测试 (20)

• 将训练好的模型在测试集上进行测试,观察准确率

3后言

据许多小伙伴反应,第一次的作业好像比较难。那么这一次作业对你们来说应该更是一个挑战。但 MNIST任务属于深度学习中的"hello world",是每个入门深度学习必然需要经历的项目。

希望大家可以懂得查阅官方文档,这是程序员必备的基本功。

然后有问题的小伙伴可以积极在issue上进行提问,我也希望能把issue区当成大家讨论作业讨论代码的一个社区,要学会借助社区的力量,你遇到的问题必然别人也会遇到,大家就可以在社区讨论解决,我如果有时间的话也会回复一下提问的小伙伴。

我会在issue上开一个帖子叫【mnist benchmark】https://github.com/mousecpn/MachineLearning
HW CQUT/issues/2, 大家可以把自己的测试集性能发上来,并分享自己的模型训练心得(模型结构、优化器参数等等)