深度学习导论 DS2001.01.2023SP——实验二

实验要求

使用 pytorch 或者 tensorflow 实现卷积神经网络 CNN,在 CIFAR-10 数据集上进行图片分类。研究 dropout、normalization、learning rate decay、卷积核大小、网络深度等超参数对分类性能的影响。

实验步骤

- 1. **网络框架**:要求选择 pytorch 或 tensorflow 其中之一,依据官方网站的指引安装包。若你需要使用 GPU,可能还需安装 CUDA 驱动。本次实验仅利用 CPU 也可以完成,但仍强烈推荐大家安装 GPU 版本,以满足后续实验需求。
- 2. **数据集:** 本次实验的数据集为 CIFAR-10 数据集。官网地址为: http://www.cs.toronto.edu/~kriz/cifar.html。但从官网上下载会较慢,推荐按以下链接从腾讯微云上下载: https://zhuanlan.zhihu.com/p/129078357。解压后数据集文件夹如下:

batches.meta	2009/3/31 12:45	META 文件	1 KB
data_batch_1	2009/3/31 12:32	文件	30,309 KB
data_batch_2	2009/3/31 12:32	文件	30,308 KB
data_batch_3	2009/3/31 12:32	文件	30,309 KB
data_batch_4	2009/3/31 12:32	文件	30,309 KB
data_batch_5	2009/3/31 12:32	文件	30,309 KB
readme.html	2009/6/5 4:47	HTML 文档	1 KB
test_batch	2009/3/31 12:32	文件	30,309 KB

官方已划分训练集与测试集,并将训练集分为5个batch。

提示: 可直接调用以下语句获得训练集与测试集, 无需自己手动处理, 文件路径要确保正确!

torchvision.datasets.CIFAR10(root=data root dir, train=True/False, download=False)

要求从训练集中划分出一部分作为验证集,其余作为用于网络训练的训练集,如此得到三者**互不相交**的训练集、验证集和测试集。实验调参只能在**验证集**上完成。提示:对 pytorch 的 Dataset 类数据集划分可以选择直接调用 torch.utils.data.random_split 进行相关操作。

- 3. **模型搭建:** 采用 pytorch 或 tensorflow 所封装的 module 编写模型,例如 torch.nn.Linear()、torch.nn.ReLU()、torch.nn.Conv2d()、torch.nn.MaxPool2d()等,无需手动完成底层 forward、backward 过程。
- 4. 模型训练: 损失函数选用交叉熵损失(CrossEntropyLoss)。将生成的训练集输入搭建好的模型进行前向的 loss 计算和反向的梯度传播,从而训练模型,同时也建议使用网络框架封装的 optimizer 完成参数更新过程。

提示:模型搭建和训练环节在PPT上有示例可供参考,也可参考官方文档。

5. **调参分析:**将训练好的模型在**验证集**上进行测试,对 dropout、normalization、learning rate decay、卷积核大小、网络深度等模型的超参数进行调整后,再重新训练、测试,并分析对模型性能的影响,评价指标选用准确率(Accuracy)。 提示:为便于直观比较,建议将验证集 loss 变化的曲线利用 **matplotlib** 绘图进行可视化。 6. 测试性能:选择你认为最合适的(例如,在验证集上表现最好的)一组超参数,重新训练模型,并在测试集上测试(注意,此处应是你的实验中唯一一次在测试集上的测试),并记录测试的结果(Loss&Acc)。

实验提交

实验二截止时间: 5月7日23:59:59,**线下**完成代码检查(关键代码讲解+运行展示+结果展示),并需在 bb 系统提交源代码及实验报告,具体要求如下:

- 1. 全部文件打包在一个压缩包内,压缩包命名为: 学号-姓名-ex2.zip。
- 2. 代码仅包含.py 文件,请勿包含实验中间结果(例如中间保存的数据集等);如果有多个代码文件,放在 src/文件夹内。
- 3. 实验报告提交为.pdf 格式,包含学号、姓名,内容包括简要的实验过程、关键代码展示、对超参数的调试分析以及测试集上的实验结果。