实验项目结构概述

202218018670003 马天行

00 概述

这个文档是下面四个实验报告的预置内容,主要介绍了一下实验项目文件结构和实验流程。

整体代码可以到仓库查看: https://github.com/Noitolar/CourseDL.git

01 文件结构

- checkpoints: 保存的模型权重
 - mnist.conv.pt
 - dogs_vs_cats.resnet18.pt
 - o poem(640).lstm.pt
 - movie.conv.pt
- datasets: 数据集
 - mnist
 - o dogs_vs_cats
 - poem(640)
 - movie
- logs: 实验日志
 - mnist.conv.log
 - o dogs_vs_cats.resnet18.log
 - o poem(640).lstm.log
 - o movie.conv.log
- utils: 工具类和工具函数
 - o __init__.py
 - 。 cv: 前两个实验用到的
 - __init__.py
 - config.py: 实验配置
 - dataset.py: 数据集处理
 - handler.py: 模型操作
 - nnmodels.py: 神经网络模型

■ recorder.py: 实验记录

■ trainer.py: 模型训练和评估

。 nlp: 后两个实验用到的

- __init__.py
- config.py
- dataset.py
- handler.py
- nnmodels.py
- recorder.py
- trainer.py
- task_01.py: 实验一
- task_02.py: 实验二
- task_03.py: 实验三
- task_04.py: 实验四

02 实验流程

由于面对对象式的编程风格,四个实验的实验流程基本一致,包括但不限于:

- 初始化实验配置:
 - 。 神经网络模型类名
 - 。 神经网络模型参数
 - 。设备
 - 。损失函数类名
 - 。 损失函数参数
 - 。日志文件路径
 - 。 数据集名称
 - 。随机种子
 - 。 训练集预处理 (CV)
 - 。 验证集预处理 (CV)
 - 。 批大小
 - 。 迭代轮数
 - 。 优化器类名
 - 。 优化器参数
 - 。 学习率调整策略类名

- 。 学习率调整策略参数
- 。 权重文件路径
- 基于配置初始化模型Handler
- 将配置内容记录在日志
- 基于配置初始化数据集和加载器
- 基于配置初始化训练器
- 进行对应轮次的训练和验证/生成,并将结果记录在日志中

下面以task_01.py为例:

```
import torch
import torch.nn as nn
import torch.optim as optim
import torch.utils.data as tdata
import torchvision.transforms as trans
import utils.cv as ucv
if __name__ = "__main__":
   # 实验配置
   config = ucv.config.ConfigObject()
   config.model_class = ucv.nnmodels.SimpleConvClassifier
   config.model_params = {"num_classes": 10, "num_channels": 1}
   config.device = "cuda:0"
   config.criterion_class = nn.CrossEntropyLoss
   config.criterion_params = {}
   config.log_path = "./logs/mnist.conv.log"
   config.dataset = "mnist"
   config.seed = 0
   config.trn_preprocess = trans.Compose([trans.ToTensor(), trans.Normalize(mean=[0.485], std=[0.229])])
   config.val_preprocess = config.trn_preprocess
   config.batch_size = 32
   config.num_epochs = 8
   config.optimizer_class = optim.SGD
   config.optimizer_params = {"lr": 0.001, "momentum": 0.9, "nesterov": True}
   config.scheduler_class = optim.lr_scheduler.MultiStepLR
   config.scheduler_params = {"milestones": [4, 6], "gamma": 0.1}
   config.checkpoint_path = "./checkpoints/mnist.conv.pt"
   # 初始化模型Handler
   handler = ucv.handler.ModelHandlerCv(config)
   # 将配置录入日志
   handler.log_config()
```

```
# 初始化数据集和加载器
   trn_set, val_set = ucv.dataset.get_dataset(config)
   trn_loader = tdata.DataLoader(trn_set, batch_size=config.batch_size, shuffle=True)
   val_loader = tdata.DataLoader(val_set, batch_size=config.batch_size * 8)
   # 初始化训练器
   trainer = ucv.trainer.Trainer(handler)
   # 训练并记录结果
   best_val_accuracy = 0.0
   for epoch in range(config.num_epochs):
                      " + "=" * 40)
       handler.log("
       trn_report = trainer.train(trn_loader)
       handler.log(f"
                         [{epoch + 1:03d}] trn-loss: {trn_report['loss']:.4f} --- trn-acc:
{trn_report['accuracy']:.2%}")
       val_report = trainer.validate(val_loader)
                         [{epoch + 1:03d}] val-loss: {val_report['loss']:.4f} --- val-acc:
       handler.log(f"
{val_report['accuracy']:.2%}")
       if val_report["accuracy"] > best_val_accuracy:
           best_val_accuracy = val_report["accuracy"]
           if config.checkpoint_path is not None:
               torch.save(handler.model.state_dict, config.checkpoint_path)
   handler.log(f"[=] best-val-acc: {best_val_accuracy:.2%}")
```