计算机科学与技术学院神经网络与深度学习课程实验报告

实验题目:熟悉华为云 ModelArts学号: 202000130047日期:2022-11-5班级:智能 20姓名:夏再禹Email:842649082@qq. com实验目的:
熟悉华为云 ModelArts
参考例子,练习使用自动学习训练模型
参考例子,练习使用 notebook 训练模型
阅读 TensorFlow 实现手写数字识别代码
实验软件和硬件环境:
软件:
jupyter notebook
硬件:
cpu: Intel i5

实验原理和方法:

ModelArts 是面向 AI 开发者的一站式开发平台,提供海量数据预处理及半自动化标注、大规模分布式训练、自动化模型生成及端-边-云模型按需部署能力,帮助用户快速创建和部署模型,管理全周期 AI 工作流。

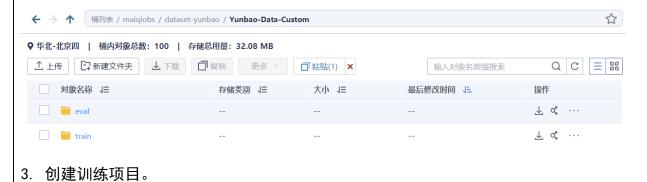
ModelArts 使用对象存储服务(Object Storage Service, 简称 OBS)进行数据存储以及模型的备份和快照,实现安全、高可靠和低成本的存储需求。因此,在使用 ModelArts 之前需要创建一个 OBS 桶,然后在 OBS 桶中创建文件夹用于存放数据。

实验步骤: (不要求罗列完整源代码)

- 一、使用自动学习训练模型
- 1. 创建 obs 桶,并创建好文件夹



2. 利用 OBS Browser+ 将 "Yunbao-Data-Custom"文件夹下的所有文件上传至 "yourname2022/dataset-yunbao" OBS 路径下



选择"新建数据集"填写"数据集名称",设置"数据集输入位置"为 OBS 桶中" dataset/yunbao/train"路径、"数据集输出位置"设置为 OBS 桶中" model-test"路径。 4. 训练模型 训练设置 数据集版本名称 V001 训练验证比例 ? 训练集比例: 0.8 ? 验证集比例: 增量训练版本 ? 不选择版本 最大训练时长 (分钟) 训练偏好 ? balance 计算规格 自动学习免费规格 (GPU) 1、自动学习训练免费规格用于使用体验,训练作业会在1小时(不包括模型发布时间)后自动停止,请勿在训练设置中使用超过1小时的最大训练时长。 2、自动学习训练免费规格资源不包含对象存储服务 (OBS) 存储资源费用,对象存储服务 (OBS) 计要标准详见如下链接: 对象存储服务 (OBS) 计要详情。 我已阅读并同意以上内容 配置费用 ¥0.00/小时 ② 下一步 5. 训练结束后, 查看训练结果 C V001 (26677a49-1145-4b... 部署 2022/11/05 21:23:44 GMT+... 已完成 删除 准确率: 89% 6. 单击"部署",将模型部署上线。 名称/ID J≡ 调用失败次... 创建时间 ↓ 更新时间 ↓ 描述 操作 运行中 (41 分钟 后停止) 0/0 2022/11/05 21:41:41 GM... 2022/11/05 21:49:44 GM... Created by... 修改 | 预测 | 启动 | 更多 ▼ 7. 进行测试





4. 进入 jupyter 页面, 打开代码文件 将 "data url" 修改为步骤 1: 准备数据中数据集所在 0BS 路径

5. 运行代码 可看到训练过程为:

6. 进行测试

```
INFO:tensorflow:Graph was finalized.
INFO:tensorflow:Restoring parameters from ./cache/log/model.ckpt-1000
INFO:tensorflow:Running local_init_op.
INFO:tensorflow:Done running local_init_op.
INFO:tensorflow: [1 examples]
```

The result: [7]

我手绘了两张图片(28*28,黑底白字)用于测试:

测试图片 8 , 预测结果: 2

测试图片 7, 预测结果: 3

可见我绘制的这两张预测的都错了,但模型在训练集上的 accuracy 确实还不错,由此可见模型在训练集上过拟合严重。

三、阅读 TensorFlow 实现手写数字识别代码

我通过阅读代码, 把代码中主要的流程或是特殊的处理总结如下:

1. 代码首先将数据拷贝到本地,这样能够加快训练,后续也经常进行这个操作。这个算是 这里比较要特别注意的操作,因为在我们自己电脑上不需这样做。

mox. file. copy_parallel(data_url, local_url)

- 2. 通过函数 tf. flags. DEFINE_string('train_url', None, 'Train Url')来定义日志以及生产模型的存储路径。(tensorflow 的使用技巧)
- 3. 定义模型:
 - (1) 阅读模型的前向传播部分的代码(函数 model_fn) 可发现模型**仅由一层全连接层组成**,且没用用激活函数,也没用 softmax。 输入的一张 28*28 的图片,模型直接将其拉伸成长 784 的向量,然后通过一层全 连接层,变成 10 维向量,代表对 10 个类别的预测得分,然后取其中值最大的类 别作为预测出的类别。
 - (2) 模型的损失函数使用 tensorflow 中的 softmax cross entropy with logits。
 - (3) 阅读 mox. run()函数的定义,可知模型采用 sgd 进行训练,学习率为 0.01.
- 4. 模型测试

这里又用模型的全连接层的参数 W、b 再次实现了模型的前向传播,和模型定义中类似。

从模型的简单结构上来看,就可以很好解释为什么测试时准确率极低,因为模型采用一层 784 维到 10 维的全连接层,参数有 784*10+10 个,参数足够多从而使模型可以在训练集上 拟合到准确率较高,但模型的简单结构显然不足以应对手写数字识别的任务,因此进行测试时可发现效果很差,过拟合现象严重。

结论分析与体会:

通过本次实验,熟悉了华为云平台的使用。

对于数据存储以及模型的备份,需要创建一个 0BS 桶,可以把文件上传上去或下载下来。

本次实验首先创建了一个自动学习训练模型,我们传上数据集,通过华为云平台的 ModelArts 可直接进行标注、训练、部署。

然后使用了 notebook 训练了一个手写字体识别模型,将数据集传上 OBS 桶,利用 jupyter 开发环境进行代码的编写与运行。

阅读了 TensorFlow 实现手写数字识别代码, 理解了模型以及一些 tensorflow 的语法, 通过模型的定义(一层全连接层)解释了模型在测试中的表现不好的原因。

就实验过程中遇到和出现的问题,你是如何解决和处理的,自拟 1-3 道问答题: (整理和总结使用平台的三个问题)

1. 直接在网页上上传训练数据非常慢,且不能上传文件夹

解决: 安装 OSB Browser+, 用其进行上传。

2. 部署上线一直不成功,状态总是从准备中就到了停止。

解决:把部署时选择的"计算节点规格"选项由选的免费的改为付费的,就成功运行了。

3. 访问密钥无法再次下载

解决:访问密钥只能下载一次,必须保存好,否则若丢失就重新创建一个。