例题

- <u>简介</u>
- 任务1:数据挖掘建模(50分)
 - o <u>1.1、题目描述</u>
 - o <u>1.2、任务描述</u>
 - <u>1)数据预处理(10分)</u>
 - <u>2) 建模及模型训练(10分)</u>
 - <u>3) 模型推理和评估(10分)</u>
 - <u>4) 模型推理和评估(20分)</u>
 - 1.3、评分标准
- 任务2: 大模型微调与应用(50分)
 - 2.1、题目描述
 - 数据集 MRPC
 - 数据集概述
 - 数据集示例
 - 数据集文件
 - o 2.2、任务描述
 - <u>1)数据预处理(10分)</u>
 - 2)模型微调 (20分)
 - 3)模型推理和评估(20分)
 - · 2.3、评分标准
- 注意事项

简介

比赛时组委会将为每位参赛选手提供一个 账号用于登录算力平台,比赛相关训练、调试代码及数据预先保存在云端。

比赛云平台开发环境如下:

名称	版本
Ubuntu	18.04.6 LTS

名称	版本
Python	3.10.13
jupyter lab	版本 4.2.5
sklearn	1.5.2
LLaMA-Factory	0.9.1.dev0
pytorch	2.1.0
transformers	4.46.1

- NPU: 910B (1块)
 参赛选手可以提前访问网站查看使用说明。
- 代码编辑与交互
 参赛可在 jupyter lab环境中,选择notebook方式、py程序和终端执行方式

任务1:数据挖掘建模(50分)

1.1、题目描述

- 参赛选手通过数据挖掘技术对鸢尾花数据集(Iris)进行分析建模。参赛选手需要完成数据预处理、 模型训练和模型推理,并提交推理结果。
- 训练数据集存放在 ./data/iris_train.csv 您需要根据这份数据集训练模型。
- 测试数据集存放在 ./data/iris_test.csv 您需要根据这份数据集的数据特征用训练的模型推理出 鸢尾花分类标签

1.2、任务描述

1) 数据预处理(10分)

- 数据集描述: iris_train.csv 文件,是一份鸢尾花数据,集每条记录包含4个特征(花萼长度、花萼宽度、花瓣长度、花瓣宽度)和1个标签(鸢尾花的种类: Setosa、Versicolor、Virginica)。
- 预处理步骤:
 - 数据清洗:检查数据集中是否存在缺失值或异常值,并进行相应的处理(如删除、填充等)。
 - 。 **特征选择**:根据需要选择合适的特征进行建模。
 - 数据标准化/归一化:对特征进行标准化或归一化处理,以提高模型训练的稳定性。
- **保存预处理后的数据**:将清洗后的数据集保存到 output 目录下,文件格式为CSV,文件名为 cleaned_train_data.csv 。

2) 建模及模型训练(10分)

• 环境准备: 组委会提供Jupyter lab环境和基础算法包scikit-learn, 选手可自行安装其它算法库

- 模型选择:选择合适的分类模型进行训练,例如K近邻(KNN)、支持向量机(SVM)、决策树、随机森林等。
- 模型训练: 使用清洗后的训练集对选择的模型进行训练。
- 保存代码在云端: 将模型代码或笔记(.ipynb)保存在云端, 需要确保过程可复现

3) 模型推理和评估(10分)

- 模型推理: 使用训练后的模型在测试集上进行推理, 预测标签数据。
- 结果保存:将推理后的结果保存在云端,待本模块任务结束后,由裁判监督统一下载拷贝上交。
- 结果格式: 推理结果应包含测试集的样本ID和对应的预测标签, 格式如下:

Sample_ID, Predicted_Species

- 1, Flag_Type_1
- 2, Flag_Type_2
- 3, Flag_Type_3

. . .

• **保存推理结果在云端**:将推理结果保存到 output 目录下,文件名为 test_data_predictions.csv 。

4) 模型推理和评估(20分)

• 模型准确性评分: 根据模型在测试集上的准确性评分, 最高20分。

1.3、评分标准

- **数据预处理**(10分): 数据清洗、特征选择、数据分割、标准化/归一化、编码等步骤的合理性和有效性、以及预处理后数据文件的保存。
- 模型选择与训练(10分):模型选择的合理性、训练过程的正确性。
- 模型推理与结果提交(10分): 推理结果的准确性、结果保存的格式正确性,
- **模型准确性评分以及模型准确性评分。(20分)

模型推理结果输出 10分,准确性排名10分

任务2:大模型微调与应用(50分)

2.1、题目描述

组委会提供 Qwen1.5-1.8B-Chat 大语言模型,以及节选的MRPC数据集,需要参赛选手通过微调技术对大模型进行微调,使微调后的大模型在提供的测试数据集上取得更优的精度。参赛选手需要完成数据预处理、模型微调和模型推理,并提交推理结果。

模型 Qwen1.5-1.8B-Chat 模型路径 /home/public/data/Model/Qwen1.5-1.8B-Chat

数据集 MRPC

MRPC(Microsoft Research Paraphrase Corpus)是一个用于自然语言处理(NLP)任务的数据集,主要用于句子对相似性判断任务。该数据集由微软研究院(Microsoft Research)发布,旨在帮助研究人员开发和评估句子对相似性检测模型。

数据集概述

MRPC 数据集包含大量的句子对,每个句子对都有一个标签,表示这两个句子是否是同义句(即是否表达了相同的意思)。数据集的主要特点如下:

- 句子对: 数据集中的每个样本由两个句子组成。
- 标签:每个句子对都有一个二进制标签(0或1),表示这两个句子是否是同义句。
 - 。 1:表示两个句子是同义句。
 - 0:表示两个句子不是同义句。

数据集示例

文件的格式如下:

- 1 # 标签 #1 String #2 String
- 2 1 This is a sentence. This is another sentence.
 - 0 This is a different sentence. This is a completely different sentence.

以下是 MRPC 数据集中的一个示例:

- 1 The company announced its earnings report. The firm released its financial results.
- 0 The company announced its earnings report. The firm released its annual report.

在这个示例中:

- 第一个句子对是同义句,因为"earnings report"和"financial results"表达了相同的意思。
- 第二个句子对不是同义句,因为"earnings report"和"annual report"表达了不同的意思。

数据集文件

- ./data/msr_paraphrase_train.tsv. 训练集
- ./data/msr_paraphrase_train.tsv 测试集

2.2、任务描述

1) 数据预处理(10分)

- 数据集描述:根据训练数据集,结合任务目标生成Alpaca json格式训练数据
- 保存预处理后的数据:将生成的训练数据保存为json文件,结果保存在云端。

2) 模型微调(20分)

• 环境准备: 组委会提供LLamaFactory大模型训练框架

• 模型选择: 使用主办方提供的的大模型为基座模型。

• 模型训练: 使用清洗后的训练集对指定的大模型进行微调。

• 保存训练指令在云端: 将微调指令保存在云端

3) 模型推理和评估(20分)

• 模型推理: 使用训练后的模型用测试集进行推理, 预测标签数据。

• 结果保存:将推理后的结果保存在云端,待本模块任务结束后,由裁判监督统一下载拷贝上交。

• 结果格式: 推理结果应包含测试集的样本ID和对应的预测标签, 格式如下:

ID, preQuality

1, 0

2, 1

3, 1

. . .

• 保存推理结果在云端: 保存在 output 目录下, 名称为 test_data_llm_predictions.csv

2.3、评分标准

- 数据集转换(10分):根据数据集,结合任务目标生成正确的Alpaca json格式训练数据。
- 模型选择与训练(20分): 训练脚本正确。
- 模型推理与结果提交(10分): 推理结果的准确性、结果保存的格式正确性,
- **模型准确性评分以及模型准确性评分。(20分)

模型推理结果输出 10分, 准确性排名10分

注意事项

- 参赛选手需确保数据预处理和模型训练的代码可复现,以便裁判进行验证。
- 推理结果需在规定时间内提交,逾期提交将不予评分。
- 选手需要在output目录下输出的内容

文件名	说明
cleaned_train_data.csv	鸢尾花清洗后的数据集
test_data_predictions.csv	鸢尾花推理结果
MRPC_train_data.json	MRPC数据集转换成LLM训练结构
train.sh	模型微调命令

文件名	说明
test_data_llm_predictions.csv	MRPC 测试集推理结果
*.ipynb or *.py	处理程序