

**实习经历**

**科大讯飞股份有限公司 助理研究算法工程师 2023.1.3-2023.4.3**

**英语口语考试评分项目**

**项目描述：**通过使用深度学习算法，搭建端到端系统。实现输入为学生作答的口语考试答案，输出为学生的考试分数。

**主要技术：**pytorch + Huggingface + fairseq + pandas + 集群训练

**责任描述：**1、对历史模型进行改进，历史模型采用pipeline形式，先训练由学生作答到给出人工评语（主语缺失、谓语形式错误等），再通过人工评语得到最终得分。首先将人工评语从中文改成更专业的英文人工评语；使用“[cls]问题[sep]学生作答[sep]评语[sep]”和“[cls]答案[sep]学生作答[sep]评语[sep]”来替换只使用评语作为输入；再通过历史数据训练基底模型，并在各省份的定标集上进行finetune。2、使用端到端的系统完成口语考试的评分，在huggingface上调研适合的模型，使用“[cls]答案[sep]学生作答”作为模型的输入，直接输出考试得分。使用数据增强的方法扩充数据，采用bert的mask方法对正确答案进行mask操作以降低过拟合，并在集群上进行训练。

**工作结果：**1、历史模型改进后有提升但不明显，在finetune前改进前相关度0.793，改进后为0.818。2、端到端系统改进后的模型在finetune前，bert-large的相关性从0.866到0.877，albert-large从0.887到0.891，roberta-large从0.868到0.876。结果表明端到端系统相关性更高，且经过数据增强后相关性有提升。

* 熟练掌握python基础知识，熟悉linux指令，具有良好的面向对象编程思想。
* 熟练掌握pytorch和Tensorflow深度学习框架，并对网络训练流程有深入理解。
* 精通CNN、RNN、GRU、LSTM、Transformer、BERT、HMM、CRF、InstructGPT、ChatGLM等深度模型和机器学习算法的应用和原理，并在项目中熟练运用。
* 熟练掌握NLP关系抽取、文本分类、实体识别、答案评分等任务，并有相关的实战经验。
* 熟练掌握大模型的微调技术，如LORA，QLORA，P-tuning并在项目中熟练使用。
* 有复现开源社区代码能力，熟练使用Vscode、Pycharm等开发工具，熟练使用git命令。
* 熟练使用fairseq、transformers工具包，熟悉在集群中训练网络模型。
* 熟练使用Excel、PPT、Word等办公软件。

**技能情况**

**教育背景**

**2017.09 – 2021.06 哈尔滨理工大学 自动化(自动化学院) 一本**

**2021.09 – 至今 哈尔滨理工大学 电子信息 (自动化学院) 硕士在读**

185 8305 3106

cxzhou7@163.com

周晨星

年龄：24

哈尔滨理工大学

**项目经历**

·

**获奖情况**

硕士一年级一等学业奖学金硕士二年级一等学业奖学金 Cet6

**校园经历**

2017.09 – 2021.06 学习委员 2023.08 – 至今 深信服24秋招校园大使

**“商品评价实体情感识别”项目**

**项目描述：**通过深度学习算法，对商品评价进行分析，得到评价中的实体位置和实体对应的情感分析(好评/差评)。详细步骤已上传博客：

https://blog.csdn.net/weixin\_49327481/article/details/127578363?spm=1001.2014.3001.5502

**主要技术：**pytorch + Hugging face + Bert + Self-Attention + Bi-LSTM + CRF + 服务器训练

**责任描述：**1、对训练样本进行预处理，形成统一格式。2、自定义dataset类来进行数据的批量读取。3、使用**BERT**和**Bi-LSTM**网络对实体位置进行预测，后接上**CRF层**来进行校正。4、模型采用分块思想进行训练，先要得出实体的准确位置，再通过准确位置对情感进行预测，故调高实体预测部分的loss权重。5、在进行商品情感预测时，将句子向量和实体附近的特征进行拼接后输入到**self-attention**层来提取整个句子的情感特征。

**工作结果：**1、实体位置预测部分的loss权重不调高时，在训练集上的f1分值为0.8左右，验证集上f1值为0.7左右，调高时效果虽有提升但很小。2、将bert参数都设置为可学习的后，在训练集上f1分值为0.95左右，验证集上为0.8左右。

**“基于大模型微调商品评价实体情感识别”项目**

**项目描述：**通过使用上述数据集，对chatglm-6b大语言模型进行微调，实现对商品评价的实体位置和情感的预测，详细步骤已上传github：https://github.com/zzzcccxx/goods\_glm

**主要技术：**pytorch+ P-tuningv2 + ChatGLM\_6b + 服务器训练

**责任描述：**1、对训练样本进行**预处理**，生成chatglm模型的输入形式，得到训练数据集和验证数据集。2、通过脚本找到微调训练数据中的输入最大值，更改原模型最大输入长度和输出长度，更改p-tuning词向量个数以**适配大模型**对下游任务的微调。3、对大模型进行**微调**，得到ptuning的表示，来得到新的模型权重。4、由于任务特殊性，无法使用原模型的bleu-4和rouge-1/2作为评估指标，故**自写评估脚本**，当模型输出与答案完全一致时为正确，否则为错误，来计算准确率。

**工作结果：**1、使用，原模型ptuning128大小时，模型在测试集上准确率acc=0.777，相关性corr=0.858。在使用ptuning64时，模型acc=0.766，corr=0.851，训练时间上ptuning64时训练时间30分钟，当为128训练时间33分钟。2、在模型训练时，若使用quantization来做量化，则训练时间由30分钟增加为60分钟，显存由14G降为3G。

185 8305 3106

cxzhou7@163.com

晨星

年龄：24

哈尔滨理工大学