billweasley20092@gmail.com

Github: https://github.com/billweasley

领英: https://www.linkedin.com/in/horace-haoxuan-wang

工作经历

 2022.03 - Now 机器学习工程师,语音识别与语言技术 @ Zoom

Tech stack: Torch/Pytorch, ONNX, Kubernates, Huggingface

- 实现并训练语音识别和文本标点模型,从零开始构建丹麦语模型。测试数据集上的初始词错误率(WER)约为8%,通过音素数据增强进一步降低了WER,优 于MS Teams的结果。初始大小写和标点的整体F1约为70%。
- 实现、测试、维护和评估推理系统的关键功能,包括**解码、多头注意力(MHA)时间戳生成**和后处理代码。
- 在LAS/seq2seq模型上实现基于多头注意力(MHA)的时间对齐,从而提供良好的单词级时间戳,以满足多语言转录的业务需求。[为此申请了一项美国专利]
- 撰写meta-prompt,使用开源LLM模型(比如Mistral MoE 8x7B)生成几百个对话场景prompt,并结合LLM模型生成的数字序列的不同读法(reading 将两者结合创建对话场景下的带数字文本,将文本交由同事使用内部/微软tts服务生成音频,从而得到测试集和部分训练数据。将训练数据对产线 模型进行微调后,在另外的内部的digita数据集上有少量提升(Absolute digital WER 降低约0.4%)
- (进行中)实验性质的对音频大模型的ASR能力进行内部评估,比如Qwen Audio, Whisper
- 独立完成**Whisper**推理支持的实现,优化和性能评估(WER, RTF/latency/throughput),使用内部in-house VAD(人声检测)模型和开源的WhisperX, 相比OpenAI的实现取得了更高的吞吐,并在多数测试集上实现了更低的wer。
- 与下游Web和基础设施团队合作,简化离线转录系统架构和部署,以支持35+种单语言模型在10+个不同区域的5+个不同下游服务中使用。
- 从头开始建立系统化的模型管理实践,以应对复杂的业务和语言需求。
- 评估语音识别系统的性能,寻找最合适的参数以减少实时因素或提高系统的吞吐量。
- 密切关注客户报告的产线错误,并通过代码或数据质量方面的改进进行修复。 与硬件制造商(如Nvidia)合作,评估专有推理系统的推理性能,以降低推理的资源成本。
- 一些正在进行的前沿探索:例如LLM重评分/生成式错误修正等。
- 2020.09 2021.12 数据科学家 @ Barclays

Tech stack: Spark / PySpark, Amazon Deep Java Library (DJL), Tensorflow / Keras, Pandas, Jupyter, 预训练Transformer / 似然比

- 公司地址匹配和实体匹配,没有内部GPU和可用的标签数据。使用主动学习方法解决。从构建一些小数据集开始,只使用外部数据并训练一个XGBoost树,然 后在边界上标记样本并以迭代方式微调BERT模型。在CPU集群上使用我自己从头开始构建的基于DJL的管道完成了600万内部配对样本的推断。该模型在嘈杂 的测试数据集上实现了94%的F1得分(起初为89%)。模型在我们的Spark集群上以分布式方式进行离线推断。对于600万配对样本,运行时间不到1小时 (在拥有80个CPU的集群上)
- 使用历史平均值和Informer模型(Transformer的变体)预测聚合的用户交易活动(转账数和转账金额)。然后构建反事实评估,以评估系统停机对银行造成 的财务损失,并找出系统可靠性的关键时期
- 维护团队的Spark集群,并通过结合DJL / PySpark UDF与模型建立分布式推理管道。与我的一位同事合作,我们创建了一个团队范围的包,只需4行代码即可 启动Spark会话,这显著减少了非分布式计算背景的同事使用Spark的开销。
- 2019.08 2020.09 Java 后端开发工程师 @ Barclays

Tech stack: Openshift (Kubernetes), GridGain, Maven, Gradle, Wiremock, Mockito, Spring Boot

- 端到端功能开发、测试 (单元、功能、性能) 、部署 (CD)
- 为现有API添加缓存层,以减少重复数据访问的延迟
- 将遗留代码迁移到内部Spring Boot模板,并进行重构以提高代码可读性和性能
- 从头开始构建便捷的内部工具(如git hooks)和脚本(python / bash),以自动化软件开发过程

教育背景

2018 - 2019	硕士,网络科学与大数据分析 @ 伦敦大学学院, 优异
2016 - 2018	学士,互联网计算 @ 利物浦大学*, 一等荣誉
2014 - 2016	学士,信息与计算科学 @ 西交利物浦大学*

*注:2+2模式(前两年在中国苏州,后两年在英国利物浦),双学位。

早期项目

• 2019.06 - 2019.09 项目实习 (硕士学位论文) @ Astroscreen

社交媒体帖子语言来源识别(推文和Gab帖子)项目。 完成了Gab.com的语言(帖子)数据收集爬虫,使用正则表达式进行数据预处理,通过微调BERT和XLNet构建模型 来分类这些数据的来源, 使用t-SNE可视化结果,进行了"leave-one-hashtag-out"交叉验证,并使用一些常见指标(准确率、F1分数、混淆矩阵、马修斯相关系数)评估 微调后,XLNet在标签均衡的测试数据集上显示了86%的F1分数,而在随机均衡的测试数据集上为97%。结果显示了使用模型进行来源检查的潜力,也表明了避免 模型。 数据泄漏的重要性。

• 2019.02 - 2019.03 <u>将BERT和嵌入集成到CommonsenseQA挑战中</u>

我们将Google BERT微调到CommonsenseQA挑战1.0(每个问题有3个选项),然后集成Conceptnet Numberbatch和ELMo嵌入,试图提高模型性能。 该挑战包括一 组需要人类常识知识的选择题。我们使用BERT + ELMo在验证集上达到了68.79%的准确率(仅使用BERT: 67.47%; BERT + Numberbatch: 67.68%)。

技术分享

"Accelerating Deep Learning on the JVM with Apache Spark and NVIDIA GPUs"

作者: Haoxuan Wang, Qin Lan [AWS], Carol McDonald [Nvidia]; 链接: https://www.infoq.com/articles/deep-learning-apache-spark-nvidia-gpu/? itm_source=articles_about_ai-ml-data-eng&itm_medium=link&itm_campaign=ai-ml-data-eng