个人简历

联系电话: 13456980699 电子邮箱: 13456980699@163.com

\$i

教育背景

工业工程博士; 纽约州立大学宾汉姆顿分校 2019年8月-2024年8月

论文: Decomposition-Based Machine Learning Models for Time Series Forecasting

工业工程硕士;纽约州立大学宾汉姆顿分校

2017年8月-2019年5月

论文: Decomposition-Based Ensemble Gaussian Process for Time Series Forecasting 机械工程学士;中北大学 2012 年 9 月-2016 年 7 月

ō

工作经历

安脉盛技术有限公司(杭州市),深度学习算法工程师

2024 年 12 月 - 2025年5月

- 新能源汽车电池端子虚插多模态检测智能手套系统
 - 目标:解决电池装配工序中端子虚插漏检难题,替代人工目检。主导机器学习算法的设计、 开发、调优与部署,实现声音(麦克风)与手势(IMU)信号的多模态融合检测。
 - 声音信号检测模型:应用小波变换进行信号处理,设计并融合时/频域特征,构建特征重要性筛选机制优化输入。结合随机森林模型,达到端子插入声音检测准确率98%。
 - 手势操作动作识别建模:设计并优化一维CNN网络机构学习特定手势波形,实现操作工插入手势动作识别准确率95%。
 - 成功上线部署智能手套检测系统至产线。达到实插正样本检出率(Recall)95%。直接减少 专职目检岗位若干人。

Hill Research, 机器学习工程实习生

2023 年 5 月 - 2023 年 8 月

- 患者治疗推荐系统 (Pytorch、Hive、Spark、MySQL)
 - 搭建一个基于两阶段方法的推荐系统,为患者提供个性化的护理治疗建议。
 - 使用 Hive 和 Spark 构建数据提取流程,从大量的患者数据中提取信息,并将其组织成适合推荐系统的格式,管理数据处理流程,优化 ETL (提取、转换、加载) 性能。
 - 在召回阶段,开发了双塔模型 (Two-Tower) ,利用 BioBERT 技术提取患者的特征信息。 采用负采样和对比学习技术,精确地表示项目特征,以便进行推荐和匹配。
 - 在排名阶段,采用了多门专家混合模型(MMOE),用于预测最佳的治疗方案和预期结果。
 - 此系统在召回率上达到了@3 66.7% 的效果。已提交给管理层审阅。
- 基于大型语言模型的医疗推荐系统 (LLM、LoRA、GPT-3、提示工程)
 - 在 shibing624-medical 数据集上,通过 LoRA 微调并丰富了 Chinese-Alpaca-2-7b 模型, 成功增强了该模型的性能,将损失从 3.5762 降低到 2.298。

采用了提示词方法来生产患者的病情描述,并利用正样本作为回答以微调模型,使得癌症患者获得初步的医疗建议。

纽约州立大学宾汉姆顿分校, 机器学习研究助理

2022 年 3 月 - 2024 年 8 月

- 用于医疗咨询的多智能体系统 (LLaMA-Factory, LoRA-MoE, RAG)
 - 用户意图识别模型:将用户的意图数据设计为指令微调数据格式,然后对 LLAMA3-8B 模型 进行 SFT 训练,正确率达到 80%。用于识别用户意图,根据意图调用特定智能体。
 - 医学百科 Agent:基于 LangChain 训练 100 篇+医疗论文转化为 Embedding Vec知识库,
 用于问答时进行知识库 Retrieval 回答医疗知识问题和健康咨询。
 - 疾病诊断 Agent: 合并多个开源真实医疗场景对话,利用 LoRA-MoE 对 DeepSeek-Chat 模型进行 SFT 训练,用于对用户提供疾病诊断和治疗方式推荐。

研究经历

- 用于非平稳时间序列预测的混合分解 Transformer 网络
 - 通过将混合专家模型 (MoE) 与 Transformer 架构相结合 ,开发一种新型模型 ,用于预测波动环境中的电力需求。
 - 利用小波变换将时间序列分解为趋势成分和残差成分,使得 Transformer 专家能够独立处理 每个成分,从而使模型能够独立学习和调整趋势和波动。
 - 通过 MoE 混合专家模型集成多个 Transformer 专家, 动态确定每个专家对最终预测的贡献, 从而提高预测精度 30%。
- 基于分布偏移检测的非平稳时间序列预测域自适应统计学习模型
 - 开发了三阶段框架,以解决非平稳时间序列中的分布偏移问题,包括分布偏移检测、目标点分布识别和 Reweighting 算法。
 - 利用分解和聚类方法识别多个分布,并通过域适应模型重新加权数据,实现其他分布和目标 分布之间的差异最小化。
 - 与传统 LSTM 模型相比,该框架增强了随机森林模型,预测准确率提高了 40%。
- 基于深度学习的3D打印零件质量提升
 - 设计并进行3D打印实验,并使用扫描仪捕获打印零件每一层形状数据,创建时空数据集。
 - 开发具有注意力机制的Seq2Seq模型,训练模型学习偏差时序数据的变换。
 - 利用模型预测结果调整原始设计,使打印零件和CAD设计的形状偏差减少15%。

岩 发表文章

- MixDecformer: A Mixture of Decomposition-based Transformer Experts Network for Nonstationary Time Series Forecasting, IEEE Intelligent Systems (Under Review) 2024
- A Decomposition-guided Mechanism for Nonstationary Time Series Forecasting, AIP Advance 2024
- Predictive Modeling of Out-of-plane Deviation for The Quality Improvement of Additive Manufacturing, Rapid Prototyping Journal, 2023