孟晓



个人优势

具有 5 年以上数据科学、数据挖掘、数据建模、数据分析和生成式人工智能(GenAI),专注于 金融、通信和工程咨询 等领域。

在自然语言处理(NLP)及大型语言模型(LLM)积累了丰富的实践经验,熟练掌握 HuggingFace Transformers、LangChain、RAG 及 Azure OpenAl等技术。

同时专注于时间序列预测(Forecasting)与分类(Classification)模型,精通 LSTM、ARIMA 及多种机器学习与深度学习算法,并成功运用于多个行业场景,熟悉并实践完整端到端深度学习项目开发生命周期。

同时具备 MLOps、数据管道构建、API 开发与部署 经验,能够高效实现端到端的 AI 解决方案。

具备良好的沟通和跨团队协作能力,能够与各个团队紧密合作,确保交付既符合业务需求、可行性。能快速学习新技术、新业务, 适应多样化和快速变化的项目需求。

工作经历

Epam System (Singapore) Data Scientist

2024.03-至今

- 利用各种时间序列技术、深度学习和机器学习模型,构建端到端金融工具的预测模型和时间序列预测。
- 开发用于新闻分析的 NLP 解决方案,包括基于 Transformer 的模型和 GenAl 处理多个 NLP 任务。
- 通过假设检验和时间序列方法,对市场进行统计分析、生存分析和 A/B 测试。
- 构建基于 WebSocket 和 RESTful API 的实时数据处理平台。
- 实现金融数据的端到端数据管道,包括网页爬取和数据库集成。
- 开发自动化建模和分析工具,以优化数据清洗、特征工程和模型评估的工作流程。

EPAM 亿磐系统科技(成都)有限公司 Data Scientist

2021.09-2024.03

内容:

- 利用各种时间序列技术、深度学习和机器学习模型,构建端到端金融工具的预测模型和时间序列预测。
- 开发用于新闻分析的 NLP 解决方案,包括基于 Transformer 的模型和 GenAI 处理多个 NLP 任务。
- 通过假设检验和时间序列方法,对市场进行统计分析、生存分析和 A/B 测试。
- 构建基于 WebSocket 和 RESTful API 的实时数据处理平台。
- 实现金融数据的端到端数据管道,包括网页爬取和数据库集成。
- 开发自动化建模和分析工具,以优化数据清洗、特征工程和模型评估的工作流程。

业绩:

客户高度认可:在项目中和客户合作愉快,凭借扎实的技术能力和高效的沟通,赢得了客户的信任和认可。客户希望能更紧密地合作,因此要求我 Relocate 到新加坡现场办公,参与关键项目的推进和实施。

- 负责构建和优化 机器学习模型,用于评估用户体验、优化客户满意度,并进行风险管理。
- 针对电信基站的时序数据,开发定制化的机器学习模型和多步算法,以提升预测精度和异常检测能力。
- 在多个项目中负责从数据处理、模型训练到优化部署的全流程开发,涵盖时序预测、异常检测、增量学习、用户满意度分析等 领域

Mott MacDonald 机器学习

2019.05-2021.01

- 1. 数据挖掘及处理,搭建连接API、爬虫、AWS S3 云存储、处理数据云函数(A zureFunction、CI/CD)
- 2. 搭建GIS平台、建立时间序列模型、机器学习等进行预测及分析
- 3. 异常点处理、提取显著事件等 用PowerBI(+Python、R)进行数据可视化面板开发
- 4. 对已有模型、算法、代码进行优化
- 5. 开发Python工具优化自动化工作流程
- 6. 编写项目及模型文档

项目经历

实时 RFQ 分析与债券偏向评估平台 数据工程师、数据分析师

2024.03-2024.12

构建了一个实时 RFQ(询价单)分析平台,用于评估 债券 Skew 和对手方购买意愿,帮助交易员在谈判中优化定价策略。系统基于 WebSocket 进行实时数据流处理,并通过 Flask RESTful API 计算 债券库存、市场需求、历史成交数据 等关键指标,

- 实时数据处理:基于 WebSocket 低延迟处理 RFQ 订单流,实现实时数据展示和计算。
- 基于 MariaDB 设计多表查询,实现 Skew 计算引擎,根据 库存水平、成交量、市场波动 计算债券购买意愿评分,为交易员提供定价策略参考
- 采用 Flask 构建高并发 API,支持交易数据查询、库存分析、Skew 计算等功能。
- 开发 Auto-Profiling 工具,实现 EDA、特征工程和数据可视化 自动化。

技术栈:

WebSocket、MariaDB、Flask、OpenShift、Bitbucket、Python、Pandas、Scikit-learn、Matplotlib、Seaborn

金融新闻分析与实体提取系统 数据科学家

2022.09-2024.03

本项目旨在构建一个自动化金融新闻分析、实体提取、价格走势分析系统,从订阅的邮件账户中抓取新闻内容,LLM,结合 LangChain 动态融合外部数据,提高金融新闻摘要的准确性和上下文相关性。集成了 实体提取,实体匹配、主题建模、情感分析 等 NLP 任务,项目进一步分析新闻情绪对债券价格波动的影响,结合历史债券数据与情感分析模型,探索市场情绪与债券价格 movement 之间的关联性。

- 开发爬取脚本,自动从订阅邮件账户中提取新闻文章。
- 构建端到端 RAG 管道,结合 LangChain 提升模型的金融新闻摘要能力,使其能够动态融合外部数据。
- 实现命名实体识别(NER),用于提取新闻中的金融机构、股票、公司名称等实体。
- 应用实体匹配技术,利用 BERT 模型 进行匹配,并将提取的实体与数据库记录关联。
- 开展主题建模、主题摘要、情感分析,结合 BERT 和 LLM 模型分析新闻内容。
- 分析新闻情绪对债券价格的影响,结合历史债券交易数据,研究市场情绪如何驱动债券价格 movement。
- 研究与优化 Prompt,评估和优化 NLP 处理管道,提升文本处理效果。
- 实现 LLM 流水线,对 NER、实体匹配、文本分类、情感分析 等 NLP 任务进行优化和微调。

技术栈:

NLP、HuggingFace Transformers、BERT 和 GPT 系列模型(BERT-NER、ROBERTa、FinBERT、DistilBERT、BERTopic、chat-bison、text-bison、claude、GPT、Gemini、Llama、Qwen)、Vertex AI、LangChain、ASC、Fuzzywuzzy、Beautiful Soup、Scrapy、PyTorch、Pandas、MariaDB

新闻发布与情绪对债券价格波动的统计分析 数据分析师

2023.10-2024.02

本项目分析新闻发布及市场情绪对债券价格变动的影响,采用 A/B 测试、假设检验、时间序列分析和生存分析 量化新闻对市场波动的作用,并建立回归模型评估情绪与价格变动的关系。

- A/B 测试:设计并执行新闻发布 vs. 非发布对债券价格影响的对比实验。
- 假设检验:分析不同情绪新闻对债券价格波动的影响显著性。
- 生存分析:评估新闻影响持续时间,研究市场反应的衰减趋势。
- 时间序列建模:采用 ARIMA 预测债券价格波动及新闻事件对市场的长期影响。
- 回归分析: 量化新闻情绪与债券价格变化之间的关系, 探索市场反应机制。

技术栈

Python、Pandas、Scikit-learn、Matplotlib、回归分析、时间序列分析、情感分析、生存分析

基于 LSTM 的债券价差预测与自动化部署系统 数据科学家,MLE

2021.12-2022.10

构建债券价差预测模型,使用 LSTM、XGBoost、LightGBM 进行实验,并通过 MLflow 进行版本管理,结合 CI/CD、Airflow、 Jenkins 和 OpenShift 实现自动化训练、微调和部署,同时设计实时监控系统确保长期稳定性

- 数据处理:收集并清理债券 tick 数据和信用利差数据,完成 EDA 和特征工程。
- 模型开发:试验LSTM、XGBoost、LightGBM 预测债券价差,并利用 MLflow 进行版本管理、超参数优化及模型评估。
- 自动微调:使用 Airflow 进行每日自动微调,并结合 Evidently AI 进行数据漂移检测。
- 自动化部署:通过 Jenkins + OpenShift 实现模型自动更新、测试与生产部署。
- 实时监控:采用 Prometheus 监测推理结果,异常时触发数据漂移检测并生成报告。

技术栈:

LSTM、XGBoost、LightGBM、随机森林、回归模型、债券数据分析、MLflow、Airflow、Jenkins、CI/CD、OpenShift、Prometheus、Evidently AI

5G流量预测与异常检测系统 算法工程师

2021.06-2021.09

本项目旨在构建一个分布式时序预测和异常检测系统,利用 Spark 进行大规模数据处理和分布式机器学习建模,并结合 Elasticsearch 实现实时异常检测。系统从 Elasticsearch 提取海量 5G 网络数据,构建历史学习、增量学习和预测模块,提升流量预测精度,并通过动态异常检测优化运维。

- 设计并实现 基于 Spark 的分布式机器学习模型,支持海量 5G 时序数据的并行预测。
- 采用 深度学习方法或回归模型 预测未来 48 小时的 5G 网络流量, 优化资源调度。
- 开发 历史学习和增量学习系统, 动态调整模型, 提高预测精度和适应性。
- 设计 误差学习系统,利用回归分析和异常检测方法优化预测误差。
- 构建 实时异常检测系统,结合 Elasticsearch 进行动态异常识别,提高运维效率。

技术栈

● Python、Spark (分布式计算) 、Elasticsearch、HDFS、LSTM、数据挖掘、时序分析

该项目旨在开发一个系统,从多个维度预测用户对运营商的满意度。系统针对不同影响因素构建对应的机器学习模型,并基于预测 结果生成不满意用户名单,供运营团队进行精准营销和用户体验优化。

职责:

- 收集并整合来自多个数据源的数据,构建高质量的数据集。
- 进行 EDA (探索性数据分析)、数据预处理和特征工程,提取关键用户行为特征。
- 实现多种 机器学习模型,包括 随机森林、线性回归、逻辑回归、XGBoost、LightGBM、GBDT,以提升用户满意度预测的准确性。
- 基于 Spark 进行大规模数据处理和模型训练,提高计算效率。

技术栈:

Python、Spark、HDFS、Hive、随机森林、XGBoost、LightGBM、GBDT、数据挖掘、数据分析

曼谷区域学习模型 数据科学家

2020.05-2021.01

内容:

- 1. 搭建曼谷GIS平台, 展示地区实时数据信息
- 2. 对历史数据用Python清洗并传入云存储
- 3. 搭建机器学习模型、提取显著事件
- 4. 连接曼谷气象局API获取实时数据

业绩:

- 1. 建立曼谷首个实时数据监测、预测、自动化报警系统
- 2. 建立首个机器学习预测区域

奥克兰水质数据分析模型 数据科学家

2020.02-2021.01

内容:

- 1. 通过清理并核对所有历史数据,检验实时数据准确性,搭建自动检测系统
- 2. 通过azure function、Python搭建自动实时数据检测系统云函数,自动处理异常数 据,搭建可视化平台
- 3.建立异常数据报警系统

业绩:

- 1. 大幅度提高模型准确性
- 2. 创新性开发全套自动化检测及预警系统
- 3. 实现自动邮件短信报警通知需求

日本、越南等地区数据可视化模型 数据科学家

2019.10-2020.12

内容:

- 1. 运用云函数实现连接客户API获取、处理并导入数据,建立数据监测分析模型平台
- 2. 运用云函数爬虫爬取并维护气象信息数据
- 3. 按客户需求开发实时气象信息分析及预测模型(回归分析、最优风切模型、weibull仿真模拟等)
- 4. 开发可视化面板

业绩:

- 1. 实现客户全程自动化、全托管的需求
- 2. 实现客户各项分析模型的需求
- 3. 得到客户认可并追加能源可视化分析项目

新西兰、英澳等降雨监测、预测模型 数据科学家

2019.05-2020.12

内容:

- 1. 搭建GIS平台、负责开发数据预测系统,建立时序预测模型
- 2. 开发相关联实时数据检测系统,对监测点的数据建立时间序列模型
- 3. 根据数据进行水位、流量、降雨量等分析模型
- 4. 搭建各项数据全套预警系统

业绩:

- 1. 提前完成项目, 准确实现客户需求
- 2. 建立预警模型模板, 优化了检测系统模型
- 3. 提高模型性能67%

神经网络模型进行图像识别 数据科学家

2020.02-2020.03

内容:

运用TensorFlow, Sk-learn 搭建6层CNN, RNN模型

业绩:

建立训练准确率98.7%测试准确率80.6%的模型

教育经历

坎特伯雷大学	本科	计算机科学	2017-2018
西南财经大学	硕士	会计	2012-2014
电子科技大学成	都学院	本科 电子信息工程	2006-2010