专业: 软件工程

# nlp 简历

个人信息	联系方式
<b>姓名</b> : 崔建新	电话: 13223549116
<b>年龄</b> : 26岁	<b>邮箱</b> : 13223549116@163.com
<b>籍贯:</b> 山西	

# 教育背景

2021.09~2021.07

山西农业大学

# 工作经历

2020.11~2025.06 北京易联达商务服务有限公司 岗位: 算法工程师

• 数据分析与处理:对大规模医疗文本数据进行分析处理,为模型训练提供优质数据。

- 模型设计与实现:基于深度学习框架与前沿算法,根据公司业务需求,设计并实现高效的 NLP模型。
- 性能测试与优化:针对现有 NLP 模型,通过算法优化及架构调整,全面提升模型性能与推理速度。
- Java 微服务高可用实现:使用 springclound 生态圈实现高可用的银联网联服务,实现动态 切换数据

# 技术能力栈

- 熟悉大型语言模型应用开发,包括基于 LangChain 等框架进行大模型的应用构建;
- 熟悉迁移学习与 LoRA 等高效微调技术,能够针对不同任务对预训练模型进行轻量级优化;

- **熟练掌握深度学习框架**,如 PyTorch、TensorFlow、Keras,具备从模型搭建、训练到调优的全流程经验;
- **熟练使用主流 NLP 工具与库**,包括 Word2Vec、FastText、Transformers、HuggingFace等,能够快速实现文本特征提取、语义理解等任务;
- 熟悉 BERT、GPT 等主流预训练模型的应用与优化,能根据具体业务场景选择合适的模型结构;
- **具备 Python 编程能力**,熟悉 Pandas、NumPy 等数据处理工具,能够高效完成数据清洗、预处理和分析工作;
- 具有 Java 微服务开发经验,熟练使用 Spring Cloud 生态圈(包括但不限于 Eureka, Ribbon, Feign, Hystrix, Zuul, Gateway),擅长构建高可用性的分布式系统;

# 工作经历

项目一:智能阳标识别系统

## 项目背景:

随着医院体检业务的不断增长,体检项目数量和体检报告种类日益繁多,导致医生在审阅大量纸质或电子报告时效率低下,且容易出现漏诊、误诊的情况。为了解决这一问题,提升体检结果的处理效率与准确率,我们开发了一套基于人工智能技术的"体检报告智能阳标识别系统"。

# 技术架构:

- **自然语言处理(NLP)**: 采用 Sentence-BERT (SBERT) 等预训练语言模型对非结构化体检报 告文本进行语义理解。
- **OCR 图像识别**:针对扫描版 PDF 体检报告,marker-pdf 将图片转化成 md,使用 Tesseract OCR 进行文字提取,转换为可分析文本。
- **信息抽取与规则引擎**:构建体检指标关键词库与单位区间规则,结合正则匹配与实体识别 (NER)提取关键指标值。
- **异常判断逻辑**:根据医学标准制定阳性判断规则(如血糖 > 6.1 mmol/L 为阳性),自动标注 异常项。
- 部署方式: Docker 容器化部署,后端服务采用 Flask 框架搭建。

# 职责描述:

- 参与需求分析,深入理解体检流程及医生审阅痛点,协助定义阳标规则体系。
- 负责 OCR 模块的选型、训练与优化,提高复杂格式体检报告的文字识别准确率。
- 搭建 NLP 处理流程,完成从原始报告到结构化指标提取的全流程自动化。
- 设计并实现异常判断引擎,支持灵活配置不同科室、检查类型的阳性标准。
- 配合前后端团队完成接口联调与性能优化,确保系统在高并发场景下的稳定性。
- 对模型输出结果进行评估与迭代优化,持续提升系统的召回率与准确率。

## 项目成果:

- 系统上线后,体检报告的阳标识别平均耗时由原来的5分钟/份缩短至10秒/份。
- 在测试集上达到: 召回率: 92.4%, 精确率: 89.7%, F1 值: 91.0%
- 医生审核效率提升约80%,有效降低漏诊率,减少重复性人工劳动。
- 支持多模态输入(PDF、图片、Word等格式),兼容性强。

#### 项目难点与挑战:

- 体检报告格式多样、术语不统一,需构建灵活的信息抽取机制。
- 不同医院使用的参考范围不一致,需设计动态配置规则系统。
- 数据格式不规范,处理数据整合成统一格式

# 项目二: 医疗智慧助手

## 项目背景:

随着企业对知识服务自动化的需求日益增长,为了提升用户交互体验与问题解决效率,我们构建了一套融合大语言模型(LLM)、检索增强生成(RAG)、意图识别、Agent 流程编排于一体的智能问答与任务执行系统,支持从自然语言提问到任务自动完成的全流程智能化处理。

## 技术架构:

- **大语言模型(LLM)**:基于 ChatGLM3-6B 大模型,进行微调适配,用于理解复杂语义并生成自然语言回复。
- **检索增强生成(RAG)**: 使用 LangChain 框架,结合 Elasticsearch 与 Faiss 向量库,实现高效的知识召回与上下文注入,提升回答准确率。
- **意图识别与实体抽取**:采用 sentence-BERT 模型,识别用户问题中的意图与关键参数,用于路由不同 Agent 模块。

• **前端交互与后端服务**: 前端采用 React 实现交互界面;后端基于 FastAPI 提供服务,支持并 发请求与异步处理。

#### 职责描述:

- 主导 NLP 模块开发,包括意图识别、实体抽取、语义相似度计算等,提升系统对用户输入的理解能力。
- 设计并实现基于 LangChain 的 RAG 流程,优化知识召回与生成阶段的匹配效果,显著提升 问答准确率。
- 构建 Agent 任务调度引擎,定义任务状态机与工具调用协议,实现多 Agent 间的协同与反馈机制。
- 参与大模型本地化部署与推理优化,使用 LoRA 微调技术降低资源消耗,提升响应速度。

### 项目成果:

- 系统上线后,用户咨询类问题的首问解决率提升至87%,平均响应时间控制在1.5秒以内。
- 在测试集上达到: 意图识别准确率: 94.2%,问答准确率: 89.6%,Agent任务完成率: 82.3%

## 项目难点与挑战:

- 用户提问多样性强,需结合规则与深度学习方法提升泛化能力。
- 多 Agent 之间信息共享与状态同步复杂,需设计统一的状态管理机制。
- 大模型输出不可控,需引入提示工程、约束解码与专家审核机制确保输出质量。
- 需对接多个业务系统接口,涉及权限认证、数据脱敏等安全合规问题。

# 项目三: 直连银联网联商户历史退货系统开发与维护

# 项目背景:

由于历史交易数据量过大,采用传统数据库无法承受,因此开发了一个专门用于处理历史退货的功能模块。通过优化数据存储策略,确保系统能够高效处理大量历史数据查询请求。

# 技术架构:

- 数据存储:采用 HBase 存储超过一个月的历史交易数据。
- 数据处理:动态链接数据库,使用 Spark 读取并处理批量数据,HBase 库进行查询。
- **后端框架**:基于 Springclound 框架进行后端开发,实现高效的数据处理和业务逻辑。

#### 职责描述:

#### 1. 数据迁移与存储优化:

- 。 设计交易数据存储策略,设置交易数据保留时间为一个月,之后迁移到 HBase 数据库。
- 。 编写数据迁移脚本,从传统数据库中抽取历史数据并导入 HBase。

#### 2. 数据可视化支持:

。 提供数据可视化支持,便于用户直观了解历史退货情况。

#### 项目成果:

- 成功解决了历史数据存储问题,提高了系统的稳定性和查询效率。
- 实现了高效的历史退货查询功能,显著提升了用户体验。
- 确保了数据的安全性和完整性,满足了业务需求。

# 项目四:配合大数据的数据整合

## 项目背景:

为了保证数据的安全性、稳定性,每天需要从数据库中抽取数据进行验证,并发送到大数据平台进行进一步分析和处理。

## 技术架构:

- **数据抽取**:使用 Socket 短连接技术动态切换数据库,从指定的交易库中抽取当天增量数据。
- **数据压缩与转换**:对抽取的数据进行 gzip 压缩,并转换为 XML、CSV、verf 等多种格式以适应不同平台的需求。
- **数据同步与校验**:将处理后的数据同步给数据平台,并设计数据校验机制确保数据的一致性和完整性。

## 职责描述:

### 1. 数据配置管理:

○ 负责维护和管理 MDB 管理库中的 big\_data\_para 配置项,确保数据配置的准确性和实时性。

#### 2. 数据抽取与处理:

○ 使用 Socket 短连接技术动态切库,从指定的交易库中抽取当天增量的数据。

编写了高效的数据抽取逻辑,确保数据的完整性和准确性,同时尽量减少对交易库的影响。

#### 3. 数据压缩与格式转换:

- 。 对抽取的增量数据进行 gzip 压缩,减少了数据传输的带宽占用和存储成本。
- 将压缩后的数据转换为 XML、CSV、verf 等多种格式,以满足不同数据平台的需求。

#### 4. 自动化脚本编写:

○ 编写了自动化脚本,实现了数据压缩和格式转换的批量处理,大幅提高了工作效率。

#### 5. 数据同步与校验:

- 。 设计并实现了数据校验机制,包括 verf 文件的生成和校验,确保数据的完整性和一致性。
- 。 监控数据同步过程,及时发现并解决数据同步中的问题和异常。

### 项目成果:

- 数据抽取过程得到了显著优化,提高了数据抽取效率和稳定性。
- 数据压缩与格式转换流程实现了自动化,减少了人工干预,提高了工作效率。
- 确保了数据的安全性、一致性和及时性,满足了大数据平台的数据需求。

# 自我评价

作为一名 NLP 算法工程师,我始终专注于将前沿的深度学习技术与实际业务场景相结合, 具备扎实的理论基础和丰富的工程落地经验。熟悉主流预训练语言模型(如 BERT、 ChatGLM、LLaMA等),深入理解其原理及应用场景,并能够基于这些模型进行微调优化与部 署上线。在大模型应用方面,熟练掌握 LoRA(Low-Rank Adaptation)等参数高效微调技术

我始终保持对新技术的敏感度与学习热情,紧跟行业动态,持续学习并实践 Agent 架构、多模型协同、Prompt Engineering、模型服务化等前沿方向。同时,在项目推进过程中,我注重团队协作与沟通效率,能够快速理解业务需求,并将其转化为可落地的算法解决方案。

在工作中,我始终坚持高标准、严要求,面对复杂问题时善于思考、乐于钻研,具备良好的 抗压能力和执行力。未来我希望继续深耕 NLP 与大模型领域,推动人工智能技术在更多高价值 场景中落地。