肖卫

男 | 32岁 | 群众 年工作经验 18676224424

brandon shaw2024@163.com

|求职意向:算法工程师 期望城市:深圳

PRO FESSIONAL SKILLS

专业技能

1)掌握 Transformer、BERT、ChatGLM等大语言模型技术,具有一定的应用积累。

2)熟悉 PyTorch、TensorFlow 等常用深度学习框架,能够高效实现和优化模型。

- 3)掌握传统图像处理算法,熟练使用 OpenCV 进行相关应用开发。
- 4)了解常用机器学习算法与 NLP技术,具备一定的跨领域应用能力。
- 5)熟练使用 Python 编程语言,具备较强的编程与开发能力。
- 6)具备良好的沟通能力、学习能力和质量意识,能够高效推动项目进展。
- 7)具备良好的数学基础和英语阅读能力。

教育经历

井冈山大学 本科 土木工程 2012.9—2016.6

伊利诺伊理工大学 在职研究生 人工智能 2024.9—

WO RK EXPERIENCE

工作经历

 深圳市润和天泽环境科技发展有限公司
 土建工程师
 2016.7-2019.12

 中国建筑第八工程局有限公司
 土建工程师
 2020.3-2022.6

 中国建筑第八工程局有限公司
 算法工程师
 2022.7-2023.8

 联丰工程咨询有限公司佛山市分公司
 合伙人8算法工程师
 2023.8-2025.2

岗位职责:

- 1、负责公司内部业务相关数据的挖掘与分析,包括建筑合同、部门文档、员工咨询文本等多种类型的数据 采集、清洗和标注,确保数据质量满足模型训练需求;
- 2、使用深度学习框架(PyTorch、TensorFlow),完成文本分类、意图识别、实体抽取等 NLP模型的设计与实现;
- 3、开发面向公司内部的智能化应用系统,包括智能客服、合同风险识别系统和文档分类系统;
- 4、结合建筑行业的实际业务需求,与法务、行政、商务等部门紧密协作,收集需求并制定技术解决方案; 定期向公司管理层汇报项目进展,提供清晰的技术实施路径和商业价值评估。

项目经验

项目一:基于深度学习的公司内部文档分类系统

项目描述:为了提升公司内部文档管理效率,项目开发了一套基于深度学习的文本分类系统,专注于自动识别并分类公司施工部门、设计部门、商务部门、法务部门、技术部门等相关的文件。该系统旨在解决公司内文档繁多、人工归类耗时、分类准确性不足的问题,助力各部门快速获取所需文档并规范管理流程。主要技术栈:pandas、BERT、DataLoader、AdamW、os、Softmax

技术实现:

1、数据准备

1)数据收集:从公司内网文件管理系统中抽取历史归档文档,包括 PDF、Word和纯文本格式的文件。

2)数据清洗:使用正则表达式对文档内容进行无关信息过滤(如页眉页脚、模板表格)。针对不同部门特定 术语(如施工部门的"施工进度表"、法务部门的"合同条款"),建立行业术语词表,用于辅助分词和语义标注。

3) 标签处理:结合标注的文件类别,完成训练数据的标注和验证。

2、 模型开发

1) 预训练模型:采用 BERT生成上下文嵌入,捕获语义信息。

2)分类器设计:在 BERT 的基础上添加全连接层,通过 Softmax 实现文档类别的多分类任务。

3、长文档处理:针对长文本截断问题,设计基于动态滑动窗口的文本分块方法,提高模型对全局信息的理解能力。

4、训练与优化

1) 使用 AdamW 优化器,并结合余弦退火学习率调度器提升训练效果。

2) 利用类别加权损失函数平衡各类文档数量分布不均的问题。

3) 实现数据增强策略,如随机删除无关句子、同义词替换等,增加模型鲁棒性。

项目成果:分类模型部署在公司内部知识管理系统,帮助快速分类公司施工、设计、商务、法务、技术等部门的文件,大幅提升了文档检索效率。减少了 60% 的人工审核和归档工作量,有效降低人力成本。在测试集上,模型达到了 95.6% 的准确率 和 93.9% 的 Fl 分数,特别是在施工部门和设计部门的文档分类中,准确率超过了 97%。文档自动分类的应用使人工分类时间减少了 70%,极大提高了业务效率。

项目二:建筑合同自动审查与风险识别系统

项目描述 :本项目通过 RAG技术,构建了一个自动化合同审查系统,能够在建筑合同中识别潜在的法律风、约定条款不合理之处以及与公司政策不一致的内容。系统通过智能问答形式提供风险提示,并生成相关的审查结果,帮助商法部门和项目快速完成合同分析,减少人工检查工作,提升效率和准确度。

主要技术栈:BM25、NER、 RAG、BERT、jieba、ReportLab

技术实现:

- 1、数据收集与处理:收集公司过往的建筑合同数据,包括施工合同、项目协议、总分包合同、保密协议等,标注合同中的关键法律条款和潜在风险点。对合同文本进行预处理,去除无关信息,进行分句和分词处理,确保文本结构清晰。
- 2、RAG模型架构:检索阶段使用 BM25技术建立合同文本的索引系统,能够快速检索到与输入 问题相关的合同条款和内容。生成阶段使用 GPT-3生成模型,基于检索到的相关合同片段,结合法律知识库生成审查报告或风险提示。
- 3、检索生成:系统首先根据用户提供的问题或合同中的关键信息进行检索,获取相关的条款,然后通过生成模型结合上下文,生成相关的审查建议、风险分析或合规性检查结果。
- 4、法律风险识别:使用命名实体识别(NER) 技术从合同中提取关键实体(如公司名称、时间、金额、违约条款等)。基于规则引擎和模型,识别合同中的潜在风险,如合同违约条款不明确、付款方式不合理、处罚条款过于严苛等。对识别的风险点生成提示,提示用户可能存在的法律问题,并根据相关法规或公司政策提供优化建议。
- 5、问答系统:用户可以通过输入自然语言问题(如 "合同中的付款条款是否合规?")与系统进行交互。系统首先检索与问题相关的合同条款,然后生成回答,提供关于合同条款合法性、合规性、合理性等的分析。
- 6、报告生成:基于RAG系统的输出,自动生成合同审查报告,包括发现的风险点、需要修改的条款、与公司政策的对比分析等。报告支持定制化格式输出,如 PDF、Word 等,便于法务部门进一步处理和存档。

项目成果:通过对合同条款的智能审查,系统帮助公司发现了多项潜在的法律风险,如不明确的付款条款、过于宽泛的免责条款等。通过智能生成的审查报告,商法部门及项目人员能够迅速了解合同中的问题,并提出修改意见,提高了合同合规性。合同审查时间减少了70%,商法部门及项目人员能够专注于风险更高的关键问题,而非逐条检查合同内容。自动化风险识别准确率达到 90%,大大减少了漏审和误审的概率。