自动化QA数据集生成管道: 技术实现概述

为满足从多种格式的非结构化文档中,批量、高效地生成高质量、结构化问答(QA)数据集的需求,我设计并实现了一套自动化的数据处理与生成管道。该管道的核心是利用大型语言模型 (LLM) 的自然语言理解与生成能力,并通过一系列工程技术确保流程的稳定性、可扩展性和鲁棒性。

核心技术栈与组件:

- 编程语言与环境: Python 3.x
- **API交互**: requests 库用于执行与九天大模型V3 API (/api/v3/chat/completions)的HTTP POST通信。
- **安全认证**: 采用 PyJWT 库实现符合官方规范的JWT (JSON Web Token)动态令牌生成。通过HS256 算法,将API Key的ID和Secret部分与时间戳和有效期结合,为每次API请求生成一个有时效性的 Bearer Token,确保了通信的安全性。

• 多格式文档解析:

- 。 PDF处理: 利用 PyPDF2 库从 .pdf 文件中提取纯文本内容。
- Word文档处理:
 - 使用 python-docx 库直接解析现代 .docx 文件。
 - 为兼容老旧的 .doc 格式,通过 pywin32 库调用Windows COM接口,在后台启动Microsoft Word应用程序,以编程方式将 .doc 文件无损转换为 .docx 格式,从而实现对多种Word文档的无缝处理。

• 并行处理与并发控制:

- 。 为了最大化处理效率,引入了 concurrent.futures.ThreadPoolExecutor ,构建了一个可配置 (最多32个)工作线程的线程池,实现了对多个源文件的并行处理。
- 。为确保在多线程环境下对共享数据(最终的QA列表和输出文件)的写入操作是原子性的,使用了 threading.Lock 机制,有效防止了竞态条件和数据损坏。

• 数据处理与解析:

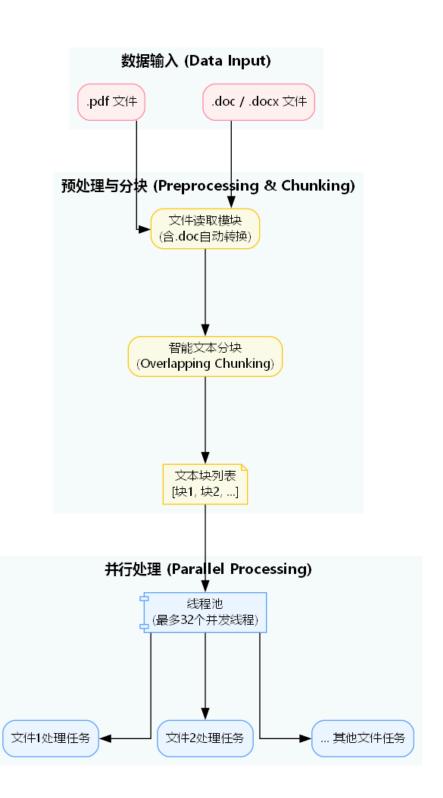
- 。 **智能文本分块 (Overlapping Chunking)**: 为解决因 prompt 过长导致的API网关超时(504 Gateway Time-out)问题,设计并实现了带有重叠区域的文本分块策略。将长文档切分为固定大小(如2500字符)的文本块,并让相邻块之间有部分内容重叠(如200字符),这在保证每次API请求轻量化的同时,最大程度地维持了上下文的连续性,保障了生成质量。
- 。**健壮的JSON提取**: 针对LLM可能返回非纯净JSON (例如,包含其"思考过程"的文本)的情况,利用正则表达式(re)和字符串查找(find/rfind)方法,实现了一个智能解析器。该解析器能从混杂的文本中精确地提取出由[...]或{...}包裹的核心JSON内容,极大地增强了系统的容错能力。

• 错误处理与稳定性:

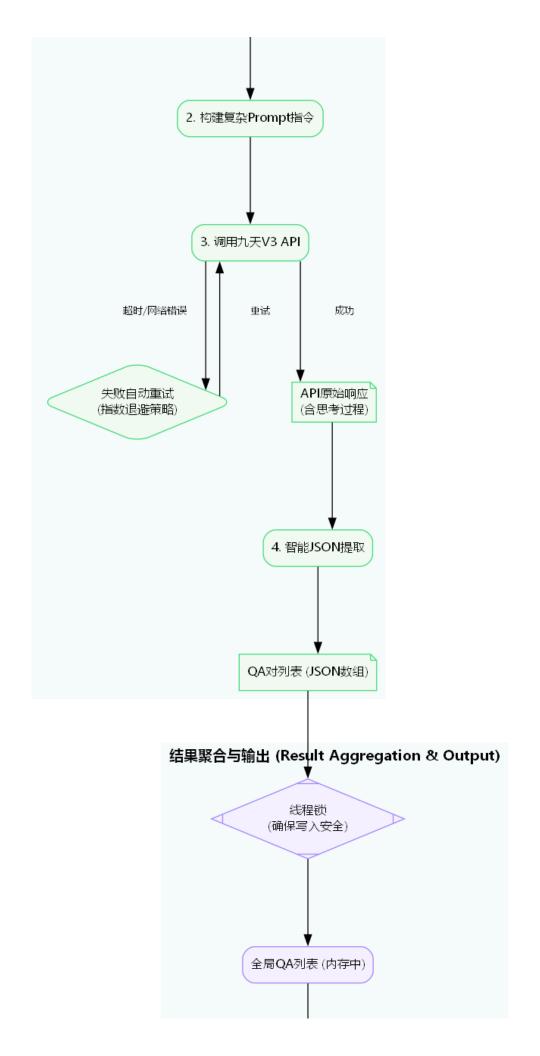
。 **自动重试机制**: 在API调用函数中集成了带有指数退避策略的重试循环。当遇到网络波动、服务器临时超时等可恢复性错误时,脚本会自动等待一个逐渐加长的时间后重试(最多4次),显

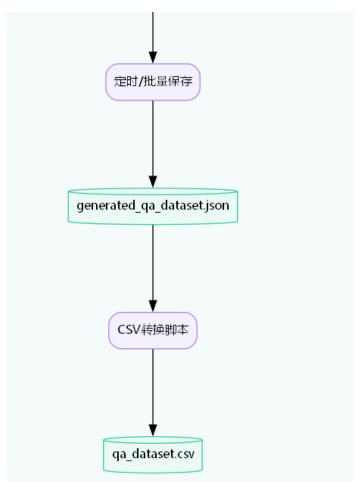
著提升了长时间、大批量任务的成功率。

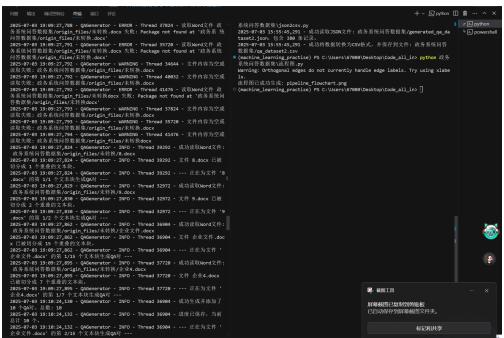
。 **全面的日志系统**: 使用 logging 模块,将详细的运行日志(包括线程信息、API响应、错误详情等)同时输出到控制台和本地日志文件,为监控、调试和问题追溯提供了坚实的基础。











最终成果:

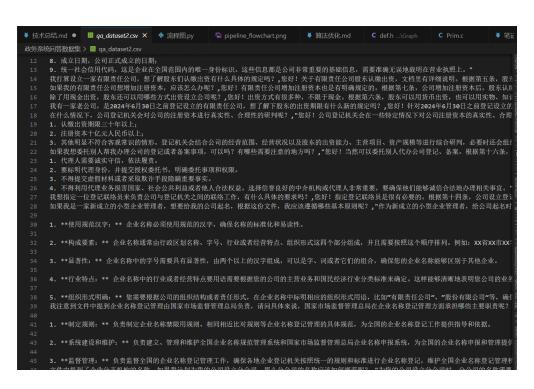
通过上述技术的综合应用,最终交付的是一个高效、稳定且可扩展的Python脚本。它能够:

- 1. 并行处理包含 .pdf , .docx , .doc 等多种格式的大批量文件。
- 2. 自动、安全地完成与九天V3 API的认证和通信。
- 3. 通过智能分块和上下文重叠技术,在保证生成质量和避免API超时的矛盾中取得了最佳平衡。

- 4. 利用精心设计的 prompt 工程,引导模型生成符合特定场景、特定格式(包括对流程图的文字描述)的高质量QA对。
- 5. 最终将所有生成的QA对聚合,并保存为结构化的 . json 和 . csv 文件,便于后续的数据分析、模型 训练或知识库构建。

最终生成的CSV数据集文件示例





该方案不仅完成了预定任务,还在工程实践的多个层面(如并发、容错、数据解析)进行了优化,形成了一套可复用的、用于大规模语言模型数据工程的解决方案。