答疑系统开发计划方案

开发计划安排

第一周(4.14-4.20):数据治理

这一阶段主要处理最新版PPT,结构化的重新构建数据库,保证治理后的数据是优质的,可被模型高效、高精度使用的。

主要工作:

- 识别所有PPT文档,转换为文本
- 尽可能精准的识别公式和理解图像
- 自动化拆解实体、关系
- 建立实体、关系数据库
- 实现基础的数据库增删改查以及查询功能

预期交付:

- 结构化文档集合,包含按页面切分的Markdown文档
- 提取的图像资源(统一存放在attachment文件夹)
- 查询示例

预期交付文件结构目录如下:

```
文件1(文件夹)/

— 文件1_page_1.md

— 文件1_page_2.md

— ...

— attachment/

— 文件1_page_1_image_1.jpg

— 文件1_page_1_image_2.jpg

— 文件2_page_1.md
```

第二-三周(25.4.21-5.4): 学魁知识库建设

这两周的工作主要是初步实现知识库所有功能模块,开发知识增强算法并通过大量测试优化知识增强算法。

主要工作:

- 数据高级处理,结合母题、知识点提纲/思维导图构建高级索引表
- 实现知识库的增删改查
- 测试知识库增强问答效果
- 设计召回(引用参考文献)格式及实现
- 实现实体召回与母题召回双模式查询工作流

预期交付:

- 知识库
- 知识库API接口
- 可交互对话demo
- 测试性能

第四周(25.5.5-5.11): 答疑系统工作流开发

这一阶段基于前面实现的功能模块,深入嵌入学魁教学体系,构建多个工作流,基本实现APP功能,API对接前端。

(时间允许的情况下设计后端管理系统,方便教研组直接调试工作流)

主要工作:

- 提示词工程
 - 工作流设计

- 科目专有提示词设计
- 教学思维模型提示词合集
- 优化自动分流Agent: 用户输入自动分配学科工作流并嵌入适合的思维模型
 - 提示词设计
 - 自动化工作流设计
- 前端APP
 - 设计文档召回展示UI
 - 设计生成教案报告方法(如PDF)及其展示组件(方便答疑老师使用)

预期交付:

- 整体工作流
- 完整版对话API
- 自动化答疑Agent
- 对接前端,实现完整功能

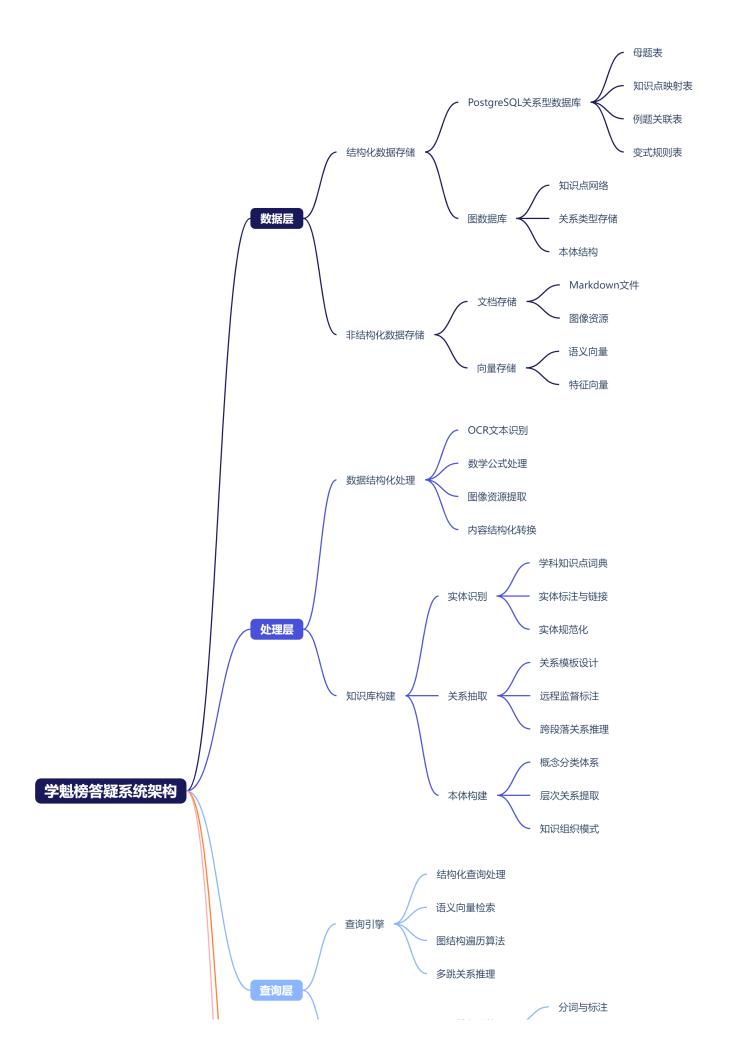
系统详细设计

1 系统概述

1.1 系统预期目标

答疑系统旨在构建一个智能问答平台的后端算法和数据库集成系统,该系统的目标是能够对用户输入的问题进行知识点提取、关键词识别,并通过结构化的知识库快速定位到相关例题、母题及变式,同时结合PPT内容进行综合分析,最终提供准确、全面的解答。系统将利用OCR技术、数学公式识别、图/树数据库以及大型语言模型(LLM)等技术实现高效的知识检索与问题解答。

1.2 系统开发架构图





2 技术实现

2.1 数据结构化处理

本模块通过一套完整的数据处理流水线,将学魁榜现有PPT文件转化为计算机可读的结构化文本。首先通过文档解析器读取PPT文件并按页处理,保持原有逻辑结构;然后利用已完成的OCR模块识别文本内容和数学公式,并开发专用脚本将JSON格式公式转写为Markdown可读文本;同时并行处理PPT中的图表和图片资源,单独保存并建立与文本的关联;最终将识别结果按页生成Markdown文件,并建立多级键值表与提纲对应,形成有序的文件结构体系,为后续知识库构建提供基础数据支持。

2.2 母题知识库构建

本模块构建一个以星型模式为核心的关系型数据库架构,以母题表为中心辐射连接知识点映射表、例题关联表和变式规则表,为每个母题分配唯一标识符并存储学科分类、适用年级和难度系数等元数据信息。通过特征向量化处理,将题目的语义特征转换为高维向量并存储在数据库中,同时记录结构化的解题步骤序列。系统实现基于

GIN索引的向量搜索功能和优化的联合索引,并按学科和年级实现水平分区策略,提升大规模数据查询性能,为大模型提供精准的题目理解和相似度计算基础。

2.3 数据治理与索引构建

本模块构建学魁榜大模型的核心知识库,首先通过构建学科知识点词典、设计正则表达式模式并微调预训练语言模型进行实体识别,同时建立同义词表和实体链接机制实现跨章节的实体共指消解;然后设计知识库关系模板,利用远程监督和依存路径进行关系抽取,应用BERT等模型进行关系分类,重点建立学习序列关系、难度层级关系和概念包含关系;最后通过分析知识点和课程大纲构建本体,提取核心概念分类,实现基于文本的概念层次提取和聚类分析,设计查询转换机制和本体知识注入流程,确保知识能有效支持模型的推理与应答。

2.4 查询与回答逻辑

本模块采用分层架构设计智能查询与回答系统,包括数据层、查询处理层、语义理解层和回答生成层,结合关系型数据库和图数据库的混合存储策略。查询引擎实现双模式查询策略,对结构化查询采用精确匹配,对自然语言输入进行语义向量化匹配,并通过深度优先搜索实现知识点关联遍历。自然语言处理管道包括输入预处理、意图分析和语义表示,将查询转换为标准化表示传递给查询引擎。大型语言模型集成采用RAG架构,设计专门的提示词模板引导模型生成结构化教学导向的回答,并通过多阶段生成策略确保回答质量。