AGENT-LLM

数据库大作业展示

胡瑞康,莫子昊,陈俊帆

大纲

1.	团队成员 2	3.3.1 表格增删改查 16
2.	技术概览 4	3.3.2 知识上传18
	2.1 后端5	3.3.3 其余页面19
	2.1.1 概述5	3.4 模型封装 20
	2.1.2 FastAPI 优势 6	3.5 兼容 Openai API 21
	2.1.3 RAG 原理 7	3.6 知识库 RAG 搜索 23
	2.2 数据库10	
	2.3 前端	
3.	效果展示13	
	3.1 前台14	
	3.2 使用其他前台程序15	
	3.3 后台16	

1. 团队成员

- 胡瑞康:整体项目结构设计,知识库 RAG 搜索,模仿 OpenAI API 实现, 前端修改
- 莫子昊,陈俊帆:表格增删改查实现,后台测试,知识上传功能实现

2. 技术概览

2.1 后端

2. 技术概览

2.1.1 概述

- · 基于 Python fastapi 开发,使用非阻塞式协程
- 用 psycopg3 协程链接数据库
- · 封装统一 Model 接口对接数据表,减少重复 sql 撰写
- 通过 AsyncOpenAI 库链接兼容 OpenAI 接口的国产大模型平台 DeepSeek,智谱
- 根据 OpenAI 接口规范,模拟出了他们的 chat 接口,方便任何支持对接 OpenAI 的项目使用我们 API

2.1 后端 2. 技术概览

2.1.2 FastAPI 优势

对比来源: https://www.techempower.com/

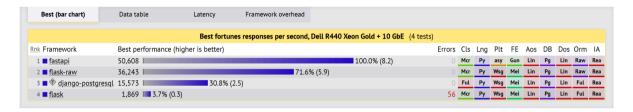


Figure 1: 22 年结果

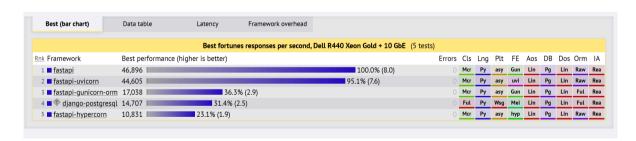


Figure 2: 23 年结果

2.1 后端

2. 技术概览

2.1.3 RAG 原理

生成式语言模型(如GPT、BART等)在多种文本生成任务中表现 卓越,尤其在语言生成和上下文理解方面。然而,纯生成模型在处 理事实类任务时存在一些固有的局限性。

例如,由于这些模型依赖于固定的预训练数据,它们在回答需要最新或实时信息的问题时,可能会出现"编造"信息的现象,导致生成结果不准确或缺乏事实依据。

2.1 后端

2. 技术概览

检索模型 (Retriever) 能够通过在海量文档中快速找到相关信息,解决事实查询的问题。然而,传统检索模型 (如 BM25) 在面对模糊查询或跨域问题时,往往只能返回孤立的结果,无法生成连贯的自然语言回答。

检索增强生成(Retrieval-Augmented Generation, RAG)应运而生。 RAG 通过结合生成模型和检索模型的优势,实时从外部知识库中获 取相关信息,并将其融入生成任务中,确保生成的文本既具备上下 文连贯性、又包含准确的知识。

当用户提问时, 先将用户问题在 知识库中进行向量搜索. 通过语 义相似度匹配的方式查询到相关 的内容, 然后再将用户问题和搜 索到的相关知识提供给大模型. 使得大模型获得足够完备的知识 来回答问题, 以此获得更可靠的 问答结果。

Retrieval Augmentation Generation

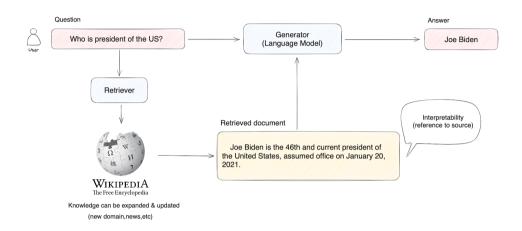
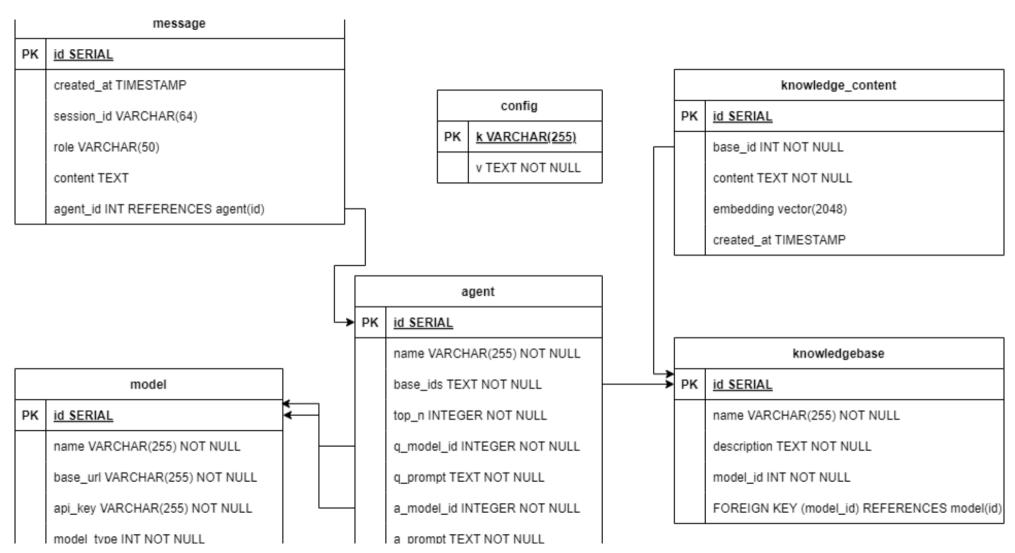


Figure 3: RAG

使用安装了 DataVec 向量引擎插件的 openGauss 数据库

DataVec 是一个基于 openGauss 的向量引擎,目前支持的向量功能有:精确和近似的最近邻搜索、L2 距离 & 余弦距离 & 内积、向量索引、向量操作函数和操作符。作为 openGauss 的内核特性,DataVec 使用熟悉的 SQL 语法操作向量,简化了用户使用向量数据库的过程。



2.3 前端

2. 技术概览

- · 后台使用 LayuiAdmin 配合 Jinja2 模板引擎
- 前台使用 Github 上的 chatgpt-web 做了一定修改对接后端 API,传递对话 id

3. 效果展示

3.1 前台

3. 效果展示

各位同学可以使用校园网访问 db.dorm.skyw.cc 预览网页

目前导入了网络中心的一些 QA 做知识库,可以问该类型问题测试,比如校园网,电子邮箱等问题.

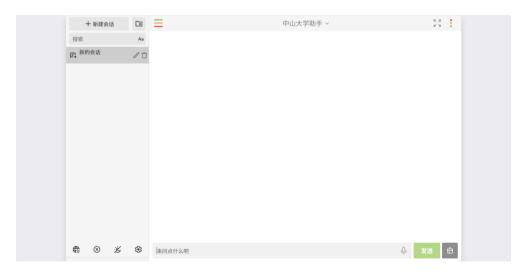


Figure 5: 前台

3.2 使用其他前台程序

3. 效果展示

由于我们支持 openai 接口,所以可以使用任何支持 openai 接口的前台程序,比如 nextchat。

可以访问 nextweb.sysumsc.cn 体验,输入 db.dorm.skyw.cc 作为 API 地址,sk-123 为密钥,即可使用



Figure 6: nextchat

3. 效果展示

3.3.1 表格增删改查

表格增伤改查,在业界一般称为 CRUD操作,是指对数据库中的 数据进行增加、查询、修改和删 除操作。

借助 Layui Admin,实现了搜索,分页,添加,修改,删除,批量删除等功能。



Figure 7: 消息内容

3. 效果展示



Figure 8: 智能体管理



Figure 9: 模型管理



Figure 10: 知识内容



Figure 11: 知识库

3. 效果展示

3.3.2 知识上传

知识上传导入功能主要包括文件上传、文件导入任务的提交、导入任务的异步处理以及文件内容的拆分和保存。

管理员可以在后台将外部文件中的知识内容导入到系统中,并自动生成嵌入向量,以便后续的知识检索和应用



Figure 12: 知识库

3. 效果展示

3.3.3 其余页面

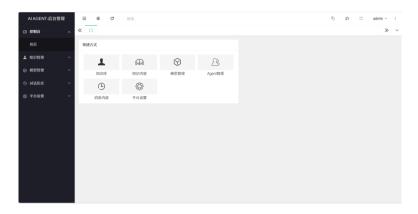


Figure 13: 后台首页

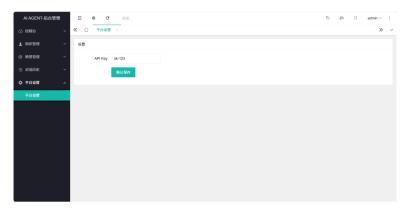


Figure 14: 平台设置

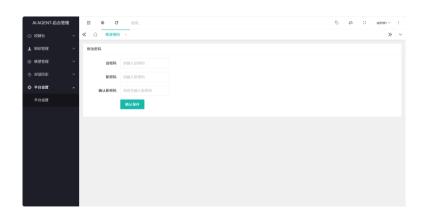


Figure 15: 密码设置

3.4 模型封装

为了方便后台增删改查的实现, 创建了BaseModel, 封装了数据 库的增删改查操作。

每个表的模型类继承自 BaseModel 类,可以直接调用父 类的方法,减少了重复代码的编 写。

```
table name: str # 子类需要定义表名
✓ 解释代码 | 注释代码 | 生成单测 | ×
def init (self):
    self.db schema = settings.db schema

✓ 解释代码 | 注释代码 | 生成单测 | ×
async def save(self, data: dict):
    """保存数据到表中"""
   async with db.pool.connection() as conn:
       async with conn.cursor(row factory=psycopg.rows.dict row) as cur:
           keys = ', '.join(data.keys())
           values = ', '.join([f"%({k})s" for k in data.keys()])
           sql = f'INSERT INTO "{self.db schema}"."{self.table name}" ({ke
           await cur.execute(sql, data)
           result = await cur.fetchone()
           return dict(result) if result else None

✓ 解释代码 | 注释代码 | 生成单测 | ×
async def update(self, id: int, data: dict):
    """更新表中的数据(参数化查询版)"""
   set clause = ', '.join([f'''\{k\}]'' = %(\{k\})s' for k in data.keys()])
   sql = f'UPDATE "{self.db schema}"."{self.table name}" SET {set clause}
   data['id'] = id
   async with db.pool.connection() as conn:
       async with conn.cursor() as cur:
           await cur.execute(sql, data)

✓ 解释代码 | 注释代码 | 生成单测 | ×
async def delete(self, id: int):
   """删除表中的数据"""
   sql = f'DELETE FROM "{self.db schema}"."{self.table name}" WHERE id = %
   async with db.pool.connection() as conn:
       async with conn.cursor() as cur:
           await cur.execute(sql, (id,))
```

Figure 16: 基类模型

兼容 Openai 格式可以方便被各种第三方应用调用,第三方开发者无需对已有功能做修改

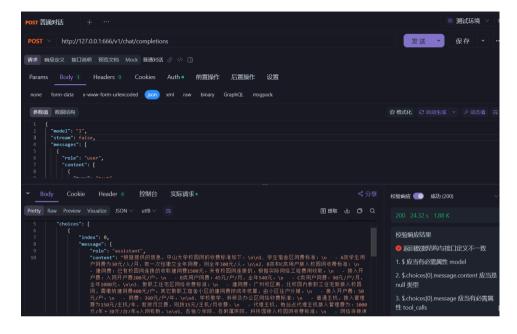


Figure 17: API 回答

SSE (Server-Sent Events) 是一种Web 技术,它允许服务器实时向客户端推送数据。

相比于传统的轮询和长轮询机制, SSE 提供了一种更高效且实时的数据推送方式。

用于给前端实现 API 对话。

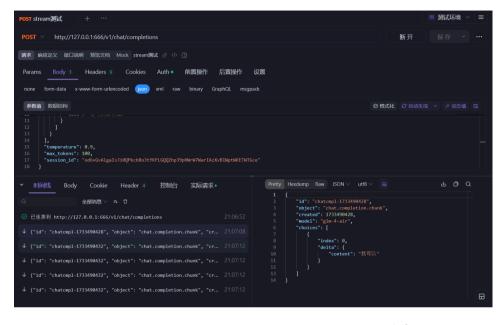


Figure 18: API-SSE 支持

用户问题会先被大模型扩展为更多问题,之后调用接口 Embedding,然后把向量在数据库中匹配相似的 TopN 个结果

由于 FastAPI 特性,链接数据库,调用大模型接口均使用协程使得我们的搜索速度非常快

Figure 19: RAG 搜索