天津大学



知识图谱问答系统使用说明

编者: 3023244322 蒋茜, 3023244328 马佳一

资料提供: 3023244327 邵玺冉, 3023244338 张婉毓

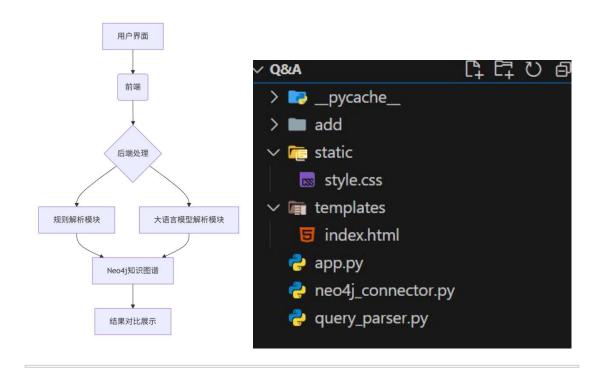
(姓名不分先后,按首字母排序)

2025年6月30日

1. 系统概述

这是一个基于 neo4j 知识图谱的智能问答系统,结合了传统的规则解析和大语言模型 API 连接,能够对领域知识问题进行智能回答,并展示**两种不同方式**的不同结果,下面以认知科学相关知识库进行实例展示。

2. 系统组成



3. 使用前准备

运行环境

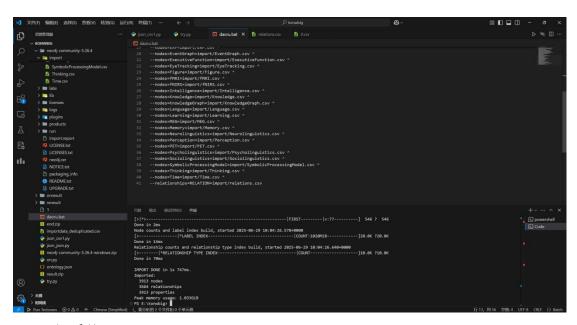
- Python 3.8+
- Flask 框架
- Neo4j 数据库(3.5+)
- 前端基础: HTML/CSS/JavaScript

安装步骤

1. 安装依赖包:

pip install flask neo4j requests

- 2. 启动 Neo4j 数据库 (默认端口 7687)
- 3. 导入你所需要的数据



4. 运行系统:

python app.py

```
| Stiffe | Salito | S
```

4. 使用流程

步骤 1: 访问系统

在浏览器中访问: http://localhost:5000



步骤 2: 输入问题

在输入框中输入自然语言问题,例如:

- "比尔盖茨的母亲是谁?"
- "认知科学相关的技术有什么?"

步骤 3: 点击"提问"按钮

系统会同时启动两种方法进行处理:

- 左侧:原有规则处理方法
- 右侧: 大语言模型处理方法

步骤 4: 查看结果

结果包含:

• 生成的 Cypher 查询语句 (可扩展查看完整语句)

- 查询执行结果
- 处理响应时间

5. 系统结果解读



5.1 结果区域介绍

Cypher 查询框:展示系统生成的查询语句

结果区域:显示查询返回的结果

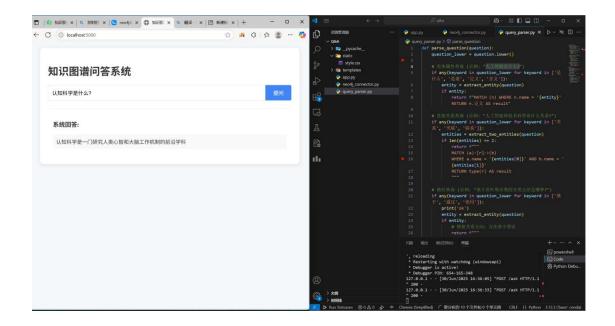
时间统计:显示整个处理耗时

5.2 不同结果类型解读

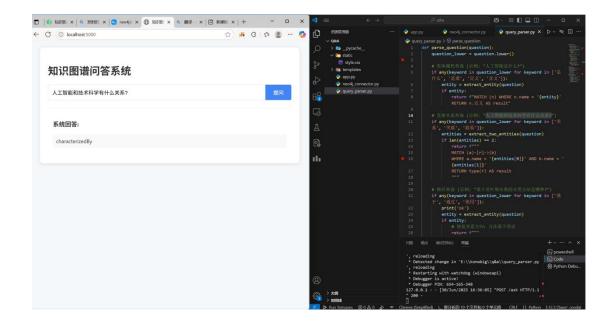
标准查询结果:

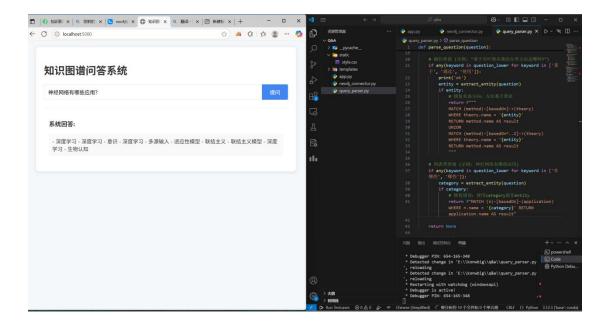
(下面展示的为 1.0 版本的标准查询)

1. 实体属性查询

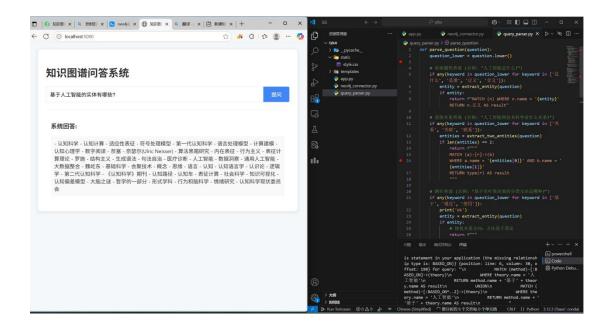


2. 直接关系查询



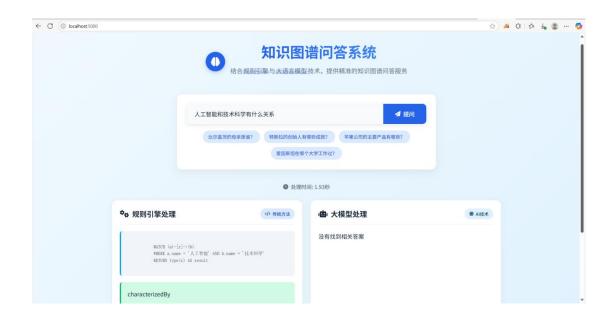


3. 简单路径查询



这些已经全部移植到 2.0 版本:





但是如图可见,大模型的 api 调用并不稳定,很容易出现调用失败

5.3 结果对比分析



如图所示,大模型可以处理规则引擎所不能处理的一些问题 二者之间的对比:

问题类型	规则处理方法	大模型处理方法
基础查询	快速但有限	容易调用失败
复杂关系查询	可能失败	成功率更高
新颖问题	必然失败	尝试推理

6. 系统亮点

6.1 双引擎并行处理架构

```
@app.route('/ask', methods=['POST'])
def ask_question():
    try:
        data = request.get_json()
       question = data.get('question', '')
       if not question:
           return jsonify({'error': '问题不能为空'})
        # 创建两个线程并行处理
        start time = time.time()
       original_thread = QueryThread("original", question)
        11m_thread = QueryThread("llm", question)
       original_thread.start()
        11m thread.start()
        # 等待线程完成
        original_thread.join()
        1lm_thread.join()
        end_time = time.time()
        process time = round((end time - start time) * 1000) # 毫秒
        # 构建结果对象
        response = {
            "processing_time": f"{process_time}ms",
            "original": format_query_result(original_thread, question),
            "llm": format_query_result(llm_thread, question)
        return jsonify(response)
```

6.2 大模型交互技术

```
generate_cypher_with_api(question):
"""调用大模型API生成Cypher查询""
   relationships str = "\n".join(RELATIONSHIPS[:20]) # 只显示部分避免过长
   prompt = f""
   你是一个Neo4j知识图谱查询生成器。用户的问题是: {question}
   请根据问题生成合适的Cypher查询语句,并遵守以下规则:
1. 只能使用以下关系类型:
   {relationships_str}
    (完整列表包含{len(RELATIONSHIPS)}种关系)
   2. 只返回Cypher语句,不要包含其他任何内容
   3. 所有节点都有'name'属性用于匹配
   现在请为以下问题生成Cypher查询:
   {question}
   headers = {
       "Authorization": f"Bearer {API_KEY}",
   payload = {
              {"role": "system", "content": "你是一个专业的Cypher查询生成器"}, {"role": "user", "content": prompt}
           "temperature": 0.1,
           "top_p": 0.9
   response = requests.post(API_URL, headers=headers, json=payload)
   response.raise for status()
   data = response.json()
   cypher = data["output"]["text"].strip()
```

7. 项目总结

过程关键点:

知识图谱建模:设计合适的图数据库模式

查询语言转换: 从自然语言到 Cypher 的转换

API 集成:大语言模型服务的调用和结果处理

项目亮点:

- 创新的双处理引擎架构
- 实时的处理时间对比
- 清晰的查询过程可视化
- 健壮的错误处理机制

8. 常见问题解答

Q: 系统返回"未生成 Cypher 查询"怎么办?

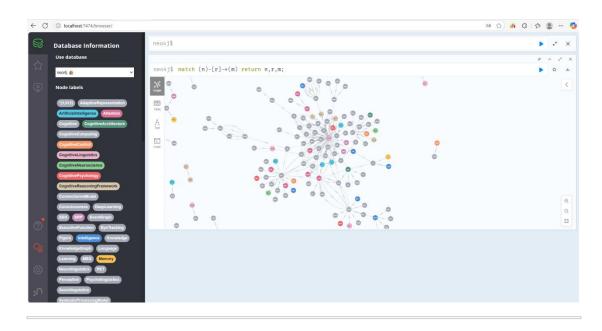
A: 尝试简化问题结构,或使用更标准的专业术语提问

Q: 为什么大模型方法有时比规则方法更慢?

A: 大模型需要额外 API 调用时间, 但处理复杂问题有优势

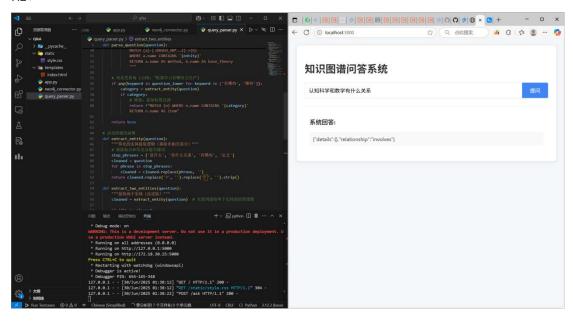
Q: 如何扩展系统的知识库?

A: 通过 Neo4j 添加新的节点和关系即可

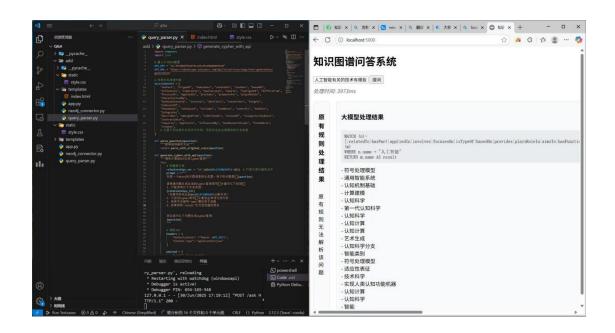


9. 结语

本知识图谱问答系统作为结课项目,完整实现了从前端到后端、从规则系统到人工智能的多种技术栈整合。我们经过了初步的 1.0 版本,只实现了简单的模版匹配:



再进行与大模型 api 的结合,实现了问答系统的创新性提升,2.0 版本诞生:



最后我们进行了页面升级,更好地实现了与用户的交互:



3.0 最终版就此出现

通过这个过程,我们对于知识工程的基本架构和流程有了更为清晰的掌握,并且动手实践了很多之前没有尝试过的技术栈,真的很累,但是也收获颇多。