# 天津大学



## 基于 RAGF low 的推理问答功能使用指南

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

# 目 录

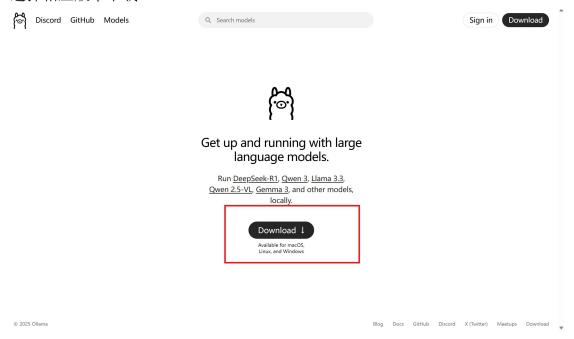
Ollama 安装	1
Docker Desktop 安装	2
RAGFlow 安装	3
模型选择与配置	4
知识图谱构建与生成	6
基于 RAG 的检索与聊天实现	8
小结	13

### 第一章 Ollama 安装

### 1.1 官网下载

登录 <a href="https://ollama.com/">https://ollama.com/</a>

选择相应版本下载



## 1.2 环境配置

注意 model 的配置路径选择自己空闲的盘区,我这里放在了 D 盘 OLLAMA\_HOST 必须选择 0.0.0.0,但后面的侦听端口可以选择自己没有被占用的端口,我这里选择了 11434。



如果不知道端口有没有被占用,可以输入以下指令,下图显示端口 11434 已经被 PID=16724 的进程占用。

#### 1.3 模型下载

#### 运行以下指令进行下载

```
C:\Windows\System32>ollama -v
ollama version is 0.9.3
  :\Windows\System32 ollama run deepseek-r1:1.5b
pulling manifest
pulling aabd4debf0c8: 100%
pulling aabd4deblocs: 100%
pulling c5ad996bda6e: 100%
pulling 6e4c38e1172f: 100%
pulling f4d24e9138dd: 100%
pulling a85fe2a2e58e: 100%
verifying sha256 digest
                                                                                                                                                              556 B
1.1 KB
                                                                                                                                                               148 B
487 B
vriting manifest
Available Commands:

/set Set session variables
                               Show model information
Load a session or model
   /show
   /load <model>
/save <model>
                               Clear session context
   /clear
  /bye
/?, /help
/? shortcuts
                               Exit
Help for a command
Help for keyboard shortcuts
 se """ to begin a multi-line message.
```

#### 出现以下结果说明下载完成

第二章 Docker Desktop 安装

#### 2.1 WSL 安装

#### 2.2 Docker Desktop 安装

登录官网安装: <a href="https://docs.docker.com/get-docker/">https://docs.docker.com/get-docker/</a> 安装好 docker 后,在命令行输入 docker ,可以看到 docker 的一些命令使用方法,这证明 docker 已经安装成功了

## 第三章 RAGFlow 安装

## 3.1 代码包下载

登录 <a href="https://github.com/infiniflow/RAGFlow">https://github.com/infiniflow/RAGFlow</a> 在 cmd 中 git clone https://github.com/infiniflow/RAGFlow.git

## 3.2 安装

docker compose -f docker-compose.yml up -d 安装 RAGFlow 出现√则安装正确

```
PS D:\RAGFlow\docker> docker compose -f docker-compose.yml up -d time="2025-06-29T16:37:09+08:00" level=warning msg="The \"HF_ENDPOINT\" variable is not set. Defaulting to a blank string." time="2025-06-29T16:37:09+08:00" level=warning msg="The \"MACOS\" variable is not set. Defaulting to a blank string." time="2025-06-29T16:37:09+08:00" level=warning msg="The \"SANDBOX_EXECUTOR_MANAGER_PORT\" variable is not set. Defaulting to a blank string." time="2025-06-29T16:37:09+08:00" level=warning msg="The \"SANDBOX_EXECUTOR_MANAGER_IMAGE\" variable is not set. Defaulting to a blank string." [+] Running 68/68

\ragflow Pulled

\rangle Manning 10/10

\text{Network docker_ragflow}

\text{Volume "docker_ragflow}

\text{Volume "docker_ramino_data"}

\text{Volume "docker_redis_data"}

\text{Volume "docker_redis_data"}

\text{Volume "docker_ragflow-mysql_data"}

\text{Volume "docker_mysql_data"}

\text{Volume "docker_sysql_data"}

\text{Volume "docker_mysql_data"}

\text{Volume "docker_sysql_data"}

\text{Volume "docker_sysql_da
```

#### 可以使用 docker ps 看一下容器列表,找到 RAGFlow 容器 id

#### docker logs -f (容器 id) 查看容器运行情况,出现图像说明成功

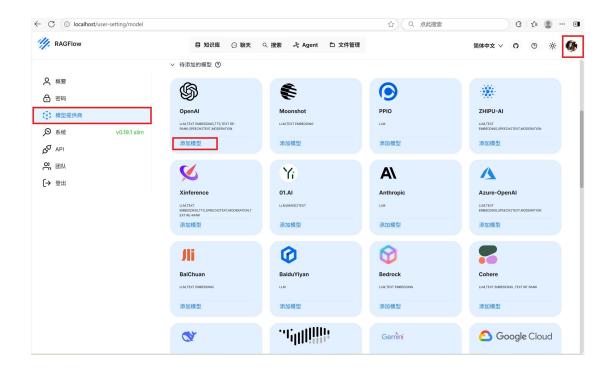
## 第四章 模型选择与配置

### 4.1 登录 RAGFlow

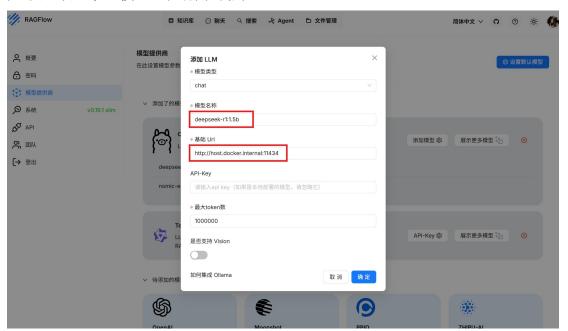
在上一步基础上,访问 localhost,进入 web 页面

## 4.2 添加本地模型

点击头像-"模型提供商"-"添加模型"



如果是添加本地模型,如刚下载的 011ama。



模型名称可以查询



基础 Url 用 <a href="http://host.docker.internal:11434">http://host.docker.internal:11434</a> 根据之前配的环境变量,11434 为 ollama 侦听的端口。 在展示更多模型下出现模型名称即为添加成功

Ollama  LLM,TEXT EMBEDDING,SPEECH2TEXT,MODERATION	添加模型 ��	展示更多模型。	8
deepseek-r1:1.5b chat ⊗			
nomic-embed-text:latest embedding			

## 4.3 添加 API

只要填写模型 API 即可

修改			×
* API-Key ②:			
Base-Url ⑦:	https://api.openai.com/v1		
		取消	确定

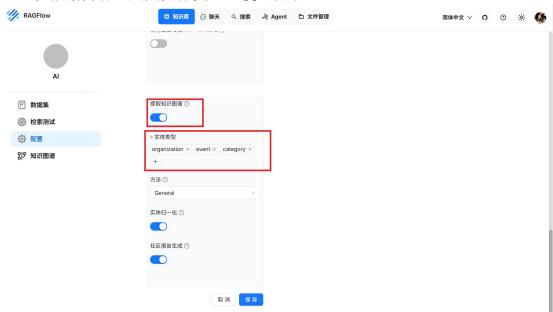
第五章 知识图谱构建与生成

## 5.1 知识图谱属性设置

在知识库配置里,选择 PDF 解析器和嵌入模型等参数

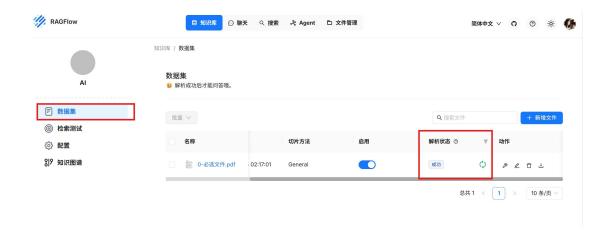


还可以根据内容, 定义实体类型, 便于抽取

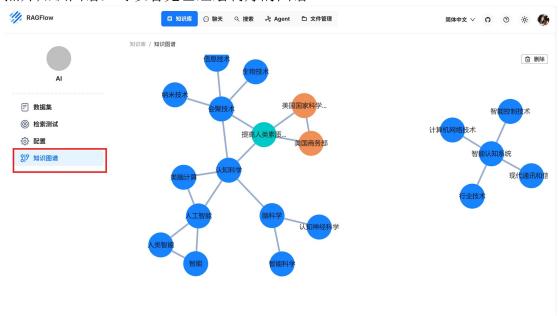


## 5.2 图谱构建

导入数据集,开始解析,解析一栏"成功",则代表图谱构建完成



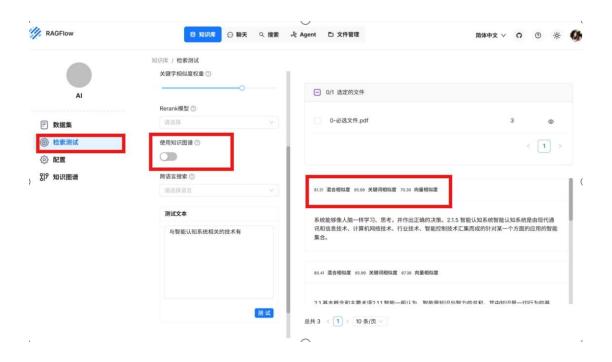
点开知识图谱, 可以看见已经绘制好的图谱



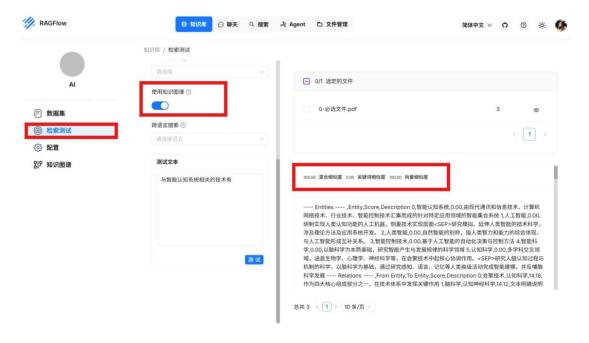
第六章 基于 RAG 的检索与聊天实现

## 6.1 检索

先测试未使用知识图谱的检索



#### 再测试使用知识图谱的检索



经过对比,我们可以发现,使用知识图谱的检索不仅内容更加丰富,而且混合相似度更高了,说明,检索到的内容准确率更高了。具体对比如下:

对比分析:知识图谱在 RAGFlow 检索中的作用差异

1、效果对比:

维度	未启用知识图谱(图1)	启用知识图谱 (图2)
核心功能	纯语义搜索	语义搜索+知识图谱推理
检索机制	关键词匹配+向量相似度	知识实体关联+语义推理
返回结果	文本片段 (无结构化)	结构化知识实体+关系网络
相似度计算	需手动调整关键词权重	自动融合实体关联度
跨语言支持	基础多语言搜索	实体级跨语言映射

## 2、技术对比:

未使用知识图谱时



#### 使用知识图谱时:



#### 3、对比小结

通过两图对比可见:

- (1)未启用知识图谱时,检索结果仅返回模糊匹配的文本片段(如"智能是知识与智力的总和"等),需人工解析技术关联,混合相似度最高仅85.99;
- (2) 启用知识图谱后,系统自动构建结构化认知网络:精准定位″智能认知系统 ″核心实体(0.00分完全匹配),智能关联5项关键技术(人工智能/认知科学等),揭示学科深层关联:"会聚技术→认知科学"(14.18)、"脑科学→认知神经科学"(14.12)三大相似度指标均达100.00完美匹配

总结来说:知识图谱将碎片化文本检索升级为认知网络解析,使技术体系脉络清晰可辨,相似度计算维度从表层语义扩展到实体关系网络,精准度提升 16%以上 (85.99→100),为技术决策提供量化支持。

## 6.2 聊天

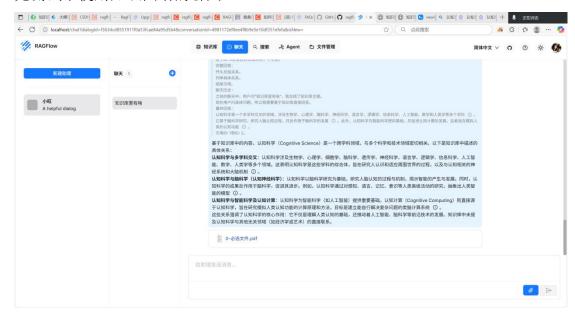
我们先设置聊天模型和一些参数 我们可以选择聊天的知识库以及引文,关键词分析等参数。



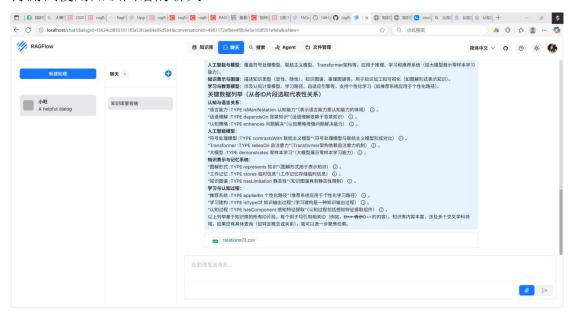
#### 我们还可以选择模型的参数



#### 先测试未使用知识图谱的聊天



#### 再测试使用知识图谱的聊天



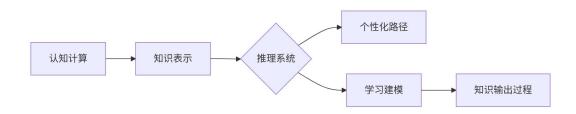
我们可以看出,有知识图谱的聊天回答的内容更加丰富,来源都有引用,可信度增加。具体对比如下:

#### 1、认知关联强度差异对比:

维度	无KG (图1)	有KG (图2)
关系揭示度	仅声明学科交叉	量化关系类型(TYPE)
机制解释力	描述性语句	因果链 (如依赖/体现机制)
技术关联	模糊提及AI	明确模型架构 (Transformer)

#### 2、技术对比:

未使用 KG: 仅笼统提到"认知计算来源于认知科学",未说明具体实现路径使用 KG:



#### 3、对比小结:

通过两图对比可见:

未启用知识图谱时(图 1)的聊天结果呈现连续的描述性文本(如"认知科学涉及生物学、心理学..."),虽然涵盖多学科交叉知识,但存在三重局限:信息组织扁平化:纯文本堆砌认知科学相关学科名称,缺乏层级关联。机制解释薄弱:仅提及"认知计算来源于认知科学"等表面结论,无技术实现路径。认知深度不足:各概念呈离散态,未揭示学科间本质关联。

启用知识图谱后(图 2)实现三重突破:结构化认知网络:语法规解 → depends0n → 背景知识(揭示依赖机制)知识图谱 → hasLimitation → 静态性(暴露技术边界)。跨领域深度关联: Transformer → relies0n → 自注意力机制(技术原理溯源)工作记忆 → stores → 临时信息(认知功能具象化)。应用导向增强: 推理系统 → applied → 个性化路径(明确应用场景)学习建模 → isProcess → 知识输出(展示实现流程)。

## 第七章 小结

RAGF1ow 是一个很好的关系抽取和知识图谱构建的方法。

他有深度文档解析能力,多模态支持。他能解析 PDF、Word、Excel、PPT、扫描件、图像、音视频等 50+格式,保留原始排版(表格/公式/标题结构)。他也有 0CR 智能增强。内置 0CR 引擎精准识别扫描件、图片中的文字,支持多语言混排文档。他还可以逻辑结构重建。自动还原文档目录层级、表格关联性,确保知识抽取不丢失语义关系。