建智AI 基于本地大语言模型的法律法规智能问答 与 Agent 任务调度实践

--基于北大法宝、Deepseek大语言模型的法律智能问答系统

团队成员: 许楷烨、李卓、曹云淇、周伟余、孙浩臻

指导老师: 徐继伟

生产实习 2组

项目背景

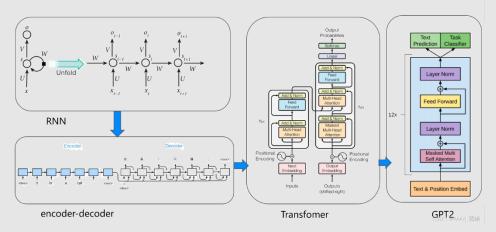


项目背景

核心技

大模型的迅猛发展, 需要具有更强的针对性

大模型原理







Open AI: GPT-4

AI的偏好模型

发布,是Anthropic 开发的

Anthropic: Claude

LG Al Research

LG:

Exaone





Naver: HyperCLOVA

日发布, 是一种多模态视觉 月发布,超过 2000 亿个参数 类似 ChatGPT 的聊天机器 语言模型 (VLM), 具有 人,使用的是constitutional 5620 亿个参数,集成了可控 是韩文语料, 计划 23H1 基于 制机器人的视觉和语言能力 大模型推出Search GPT

开发基于 AI 的图像创建

技术和医疗保健技术

模型,能够支持图像

和文本的输入

Kakao: **KoGPT**

于 2022 年 12 月发布, 拥有 3000 亿参数, 目前韩国参数规模最大的模型,用于生物 医药和智能制造行业

Meta: SAM, LLaMA 视觉模型 SAM: 于 2023 年 4 月发布,

通过精细标注,识别分割画面上的指 定物体。大型语言模型 ILLaMA; 于 2023年2月发布,包括4种参数规

IDC Market Glance: 中国AI大模型生态图谱 (V1.0)



Agent智能体为大模型<mark>赋能</mark>



大模型容易产生 幻觉



基于RAG 增强的大模型



Agent 法律具身大模型



基于VueRouter实现动态路由, Pinia管理全局状态。 采用Axios与后端API交互 (需配置CORS支持)



利用FastAPI实现后端路由管理 使用CORS实现前后端的分离开发





MySQL存储结构化数据,用户和问答记录 Faiss向量数据库存储爬取的法律条文,用于RAG的检索增强



项目背景

核心技术

团队模式

页目实现

具体展示

开发模式

瀑布模式,稳重求进-逐步上升

第一周

总体协商、明确需求 数据爬取、搭建demo

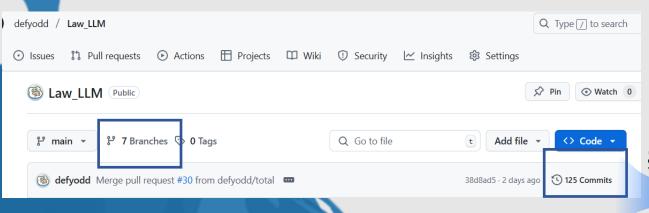
第二周

RAG、Agent构建 前后端构建

第三周

总体合并 问答测试





利用Github管理总体项目进展,确保按质按量完整

项目链接: https://github.com/defyodd/Law_LLM

共构建7个分支,125次commits提交,团队成员均在项目 当中通过PR请求提交代码



法律结构不统一 存在动态加载的Javascript内容



同时利用Selenium 模拟浏览器操作,跳过反扒机制手动处理爬取的数据,以"编→分编→章→条"处理

共爬取了99部法律/法典 共计10000+条法律条目

项目爬取示例

- 1. "civil_code": "urls/civil_code.txt", #民法典
- 2. "penal_code": "urls/penal_code.txt", #刑法
- 3. "punish_law": "urls/punish_law.txt", #治安管理处罚法
- 4. "constitution": "urls/constitution.txt", #宪法
- 5. "supervision_law":"urls/supervision_law.txt",#监察法
- 6. "company_law": "urls/company_law.txt", #公司法
- 7. "relics protection law": "urls/relics protection law.txt", #文物保护法
- 8. "legislation_law": "urls/legislation_law.txt", #立法法
- 9. "tax law": "urls/tax law.txt", #税法
- 10. "account law": "urls/account law.txt", # 会计法
- 11. "labor law": "urls/labor law.txt" . # 劳动法

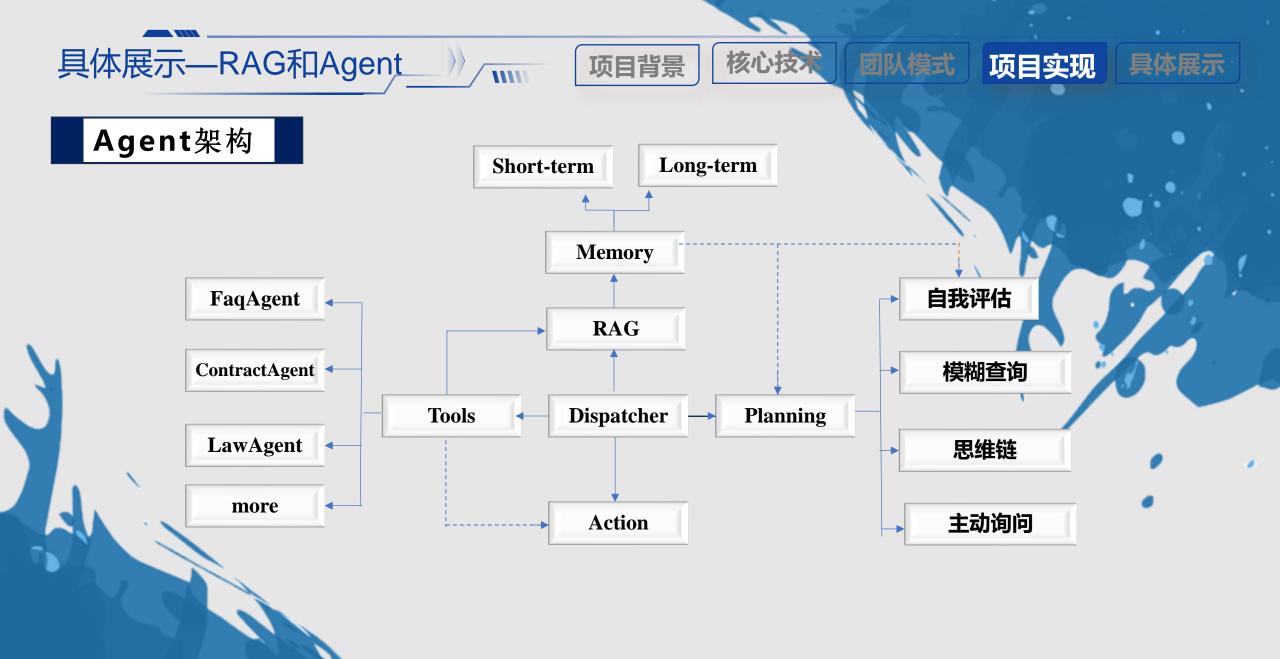




Beautifuloup







Agent自身功能

自我反馈

✓ Agent在生成初步回答后,会进行一次自我评估,通过预设的质量检查机制来评估回答效果。如果不满足预期标准,则会尝试重新生成或触发额外的推理步骤。

思维链

✓ 为提升复杂问题的推理能力, 引入了思维链技术。在内部推 理过程中,Agent会显式展开 中间的思考步骤,例如对问题 进行子任务分解、归纳要点、 推断逻辑路径等,使整个回答 过程更透明、更具逻辑性。

模糊查询+主动询问

- ✓ 针对用户输入不规范、关键词模糊或不完整的场景,Agent支持模糊查询机制。在检索外部知识库或RAG系统前,会先对用户输入进行语义重构、同义改写与实体补全,提升检索的相关性与覆盖率,从而提高回答的命中率与准确性。
- ✓ 当用户问题存在歧义、不完整或上下文缺失时,Agent会主动发起反问或澄清,例如"您是想了解A还是B?"、"是否需要基于历史上下文继续?"等。通过主动对话控制,增强了与用户之间的互动质量,也确保了最终任务执行的正确方向。

中间调度器

多Agent系统

常见问题Agent

- ✓ 为避免常见问题还需进入RAG 搜索时间开销大,构建了一个 高效的常见法律问题快速响应 系统,包含90多个高频法律问 题的标准答案。
- ✓ 关键词匹配算法: 快速定位相 关FAQ
- ✓ 标准化答案:确保回答的准确 性和一致性
- ✓ 高性能响应: 毫秒级响应时间

法律问答Agent

- ✓ 整个系统的核心模块,实现了 基于FAISS向量检索RAG检索 增强生成和大语言模型的智能 问答功能。
- ✓ 基于用户提问若不需要法律相 关知识则直接调用LLM回答, 反之进入RAG检索然后传输给 LLM。
- ✓ 置信度计算和建议生成。

合同Agent

- ✓ 设计并实现了一个功能强大的智能 合同生成系统。该系统不仅能生成 标准合同模板,还能根据用户需求 进行个性化定制。
- ✓ 预置5种常用合同模板,同时支持 AI定制
- ✓ 能够理解用户的自然语言描述并转化为合同条款
- ✓ 支持对已生成合同的增量修改



项目背景

核心技术

团队模式

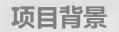
项目实现

具体展示

法律文库演示



具体展示



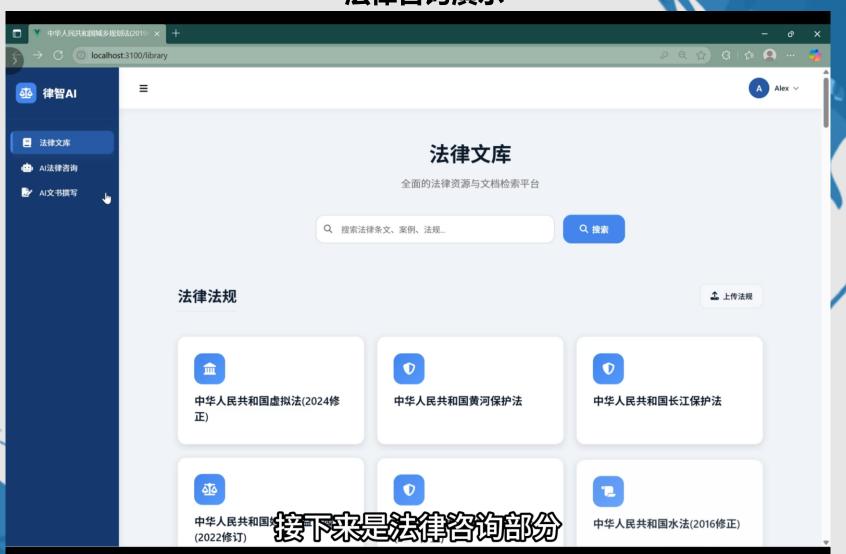
核心技术

团队模式

页目实现

具体展示

法律咨询演示







核心技术

团队模式

顷目实现

具体展示

法律文书撰写演示

