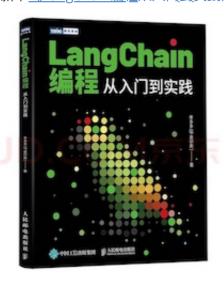
LangChain 就是一个 LLM 编程框架,你想开发一个基于 LLM 应用,需要什么组件它都有,直接使用就行;甚至针对常规的应用流程,它利用链(LangChain中Chain的由来)这个概念已经内置标准化方案了。下面我们从新兴的大语言模型(LLM)技术栈的角度来看看为何它的理念这么受欢迎。

我的新书_《LangChain编程从入门到实践》_ 已经开售! 推荐正在学习AI应用开发的朋友购买阅读!



我们先看看官方的定义

LangChain是一个基于语言模型开发应用程序的框架。它可以实现以下应用程序:

• 数据感知:将语言模型连接到其他数据源

• 自主性: 允许语言模型与其环境进行交互

LangChain的主要价值在于:

- 组件化:为使用语言模型提供抽象层,以及每个抽象层的一组实现。组件是模块化且易于使用的,无论 您是否使用LangChain框架的其余部分。
- 现成的链:结构化的组件集合,用于完成特定的高级任务

现成的链使得入门变得容易。对于更复杂的应用程序和微妙的用例,组件化使得定制现有链或构建新链变得更容易。

LangChain 就是一个 LLM 编程框架,你想开发一个基于 LLM 应用,需要什么组件它都有,直接使用就行;甚至针对常规的应用流程,它利用链(LangChain中Chain的由来)这个概念已经内置标准化方案了。下面我们从新兴的大语言模型(LLM)技术栈的角度来看看为何它的理念这么受欢迎。

新兴 LLM 技术栈

大语言模型技术栈由四个主要部分组成:

- 数据预处理流程(data preprocessing pipeline)
- 嵌入端点 (embeddings endpoint) +向量存储 (vector store)
- LLM 终端 (LLM endpoints)
- LLM 编程框架 (LLM programming framework)

Raw Data Data Connectors / Preprocessing Tooling Store Embeddings / Document Index in Vector Database LLM Programming Framework

数据预处理流程

该步骤包括与数据源连接的连接器(例如S3存储桶或CRM)、数据转换层以及下游连接器(例如向矢量数据库)。通常,输入到LLM中的最有价值的信息也是最难处理的(如PDF、PPTX、HTML等),但同时,易于访问文本的文档(例如.DOCX)中也包含用户不希望发送到推理终端的信息(例如广告、法律条款等)。

因为涉及的数据源繁杂(数千个PDF、PPTX、聊天记录、抓取的HTML等),这步也存在大量的 dirty work,使用OCR模型、Python脚本和正则表达式等方式来自动提取、清理和转换关键文档元素(例如标题、正文、页眉/页脚、列表等),最终向外部以API的方式提供ISON数据,以便嵌入终端和存储在向量数据库中。

嵌入端点和向量存储

使用嵌入端点(用于生成和返回诸如词向量、文档向量等嵌入向量的 API 端点)和向量存储(用于存储和检索向量的数据库或数据存储系统)代表了数据存储和访问方式的重大演变。以前,嵌入主要用于诸如文档聚类之类的特定任务,在新的架构中,将文档及其嵌入存储在向量数据库中,可以通过LLM端点实现关键的交互模式。直接存储原始嵌入,意味着数据可以以其自然格式存储,从而实现更快的处理时间和更高效的数据检索。此外,这种方法可以更容易地处理大型数据集,因为它可以减少训练和推理过程中需要处理的数据量。

LLM终端

LLM终端是接收输入数据并生成LLM输出的终端。LLM终端负责管理模型的资源,包括内存和计算资源,并提供可扩展和容错的接口,用于向下游应用程序提供LLM输出。

LLM编程框架

LLM编程框架提供了一套工具和抽象,用于使用语言模型构建应用程序。在现代技术栈中出现了各种类型的组件,包括:LLM提供商、嵌入模型、向量存储、文档加载器、其他外部工具(谷歌搜索等),这些框架的一个重要功能是协调各种组件。

关键组件解释

Prompts

Prompts用来管理 LLM 输入的工具,在从 LLM 获得所需的输出之前需要对提示进行相当多的调整,最终的 Promps可以是单个句子或多个句子的组合,它们可以包含变量和条件语句。

Chains

是一种将LLM和其他多个组件连接在一起的工具,以实现复杂的任务。

Agents

是一种使用LLM做出决策的工具,它们可以执行特定的任务并生成文本输出。Agents通常由三个部分组成: Action、Observation和Decision。Action是代理执行的操作,Observation是代理接收到的信息,Decision是代理基于Action和Observation做出的决策。

Memory

是一种用于存储数据的工具,由于LLM 没有任何长期记忆,它有助于在多次调用之间保持状态。

典型应用场景

- 特定文档的问答:从Notion数据库中提取信息并回答用户的问题。
- 聊天机器人:使用Chat-LangChain模块创建一个与用户交流的机器人。
- 代理: 使用GPT和WolframAlpha结合, 创建一个能够执行数学计算和其他任务的代理。
- 文本摘要:使用外部数据源来生成特定文档的摘要。

Langchain 竞品

(个人认为) 在商业化上, 基于大模型业务分为三个层次:

- 基础设施层:通用的大模型底座
- 垂直领域层:基于大模型底座+领域场景数据微调形成更强垂直能力
- 应用层:基于前两者,瘦前端的方式提供多样化应用体验

类似 LangChain 这种工具框架可以做到整合各个层能力,具备加速应用开发和落地验证的优势,因此也出现了很多竞争者。

名称	语言	特点点
<u>LangChain</u>	Python/JS	优点:提供了标准的内存接口和内存实现,支持自定义大模型的封装。 缺点:评估生成模型的性能比较困难。
<u>Dust.tt</u>	Rust/TS	优点:提供了简单易用的API,可以让开发者快速构建自己的LLM应用程序。 缺点:文档不够完善。
<u>Semantic-</u> <u>kernel</u>	TypeScript	优点:轻量级SDK,可将AI大型语言模型(LLMs)与传统编程语言集成在一起。 缺点:文档不够完善。
<u>Fixie.ai</u>	Python	优点:开放、免费、简单,多模态(images, audio, video) 缺点:PaaS平台,需要在平台部署

如果觉得内容不错,欢迎<u>订阅邮件和RSS,转发文章</u>~

参考链接

- 1. <u>LangChain</u>官方文档
- 2. LLMs和新兴的机器学习技术栈