《大模型应用与实践》实验 报告

姓名: 方星皓, 王楚淏, 王培成

学院: 计算机科学与技术 专业: 计算机科学与技术

报告日期:2024/9/4

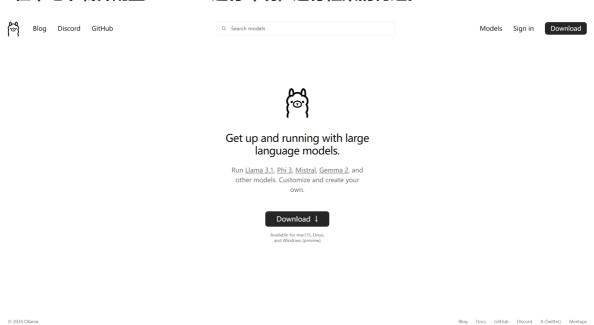


Assignment2 <使用大语言模型进行数据分析和可视化>

<方星皓,王楚淏,王培成>

1 实验实现过程

- 1.明确实验要求,下载下发的文件并建立项目。
- 2.在本地下载并配置 Ollama 运行环境,进行框架的构建。



```
Welcome to Ollama!

Run your first model:

ollama run llama3.1

PS C:\Windows\System32> ollama list

NAME ID SIZE MODIFIED

PS C:\Windows\System32> ollama mistral-latest

Error: unknown command "mistral-latest" for "ollama"

PS C:\Windows\System32> ollama run mistral-latest

pulling manifest

Error: pull model manifest: file does not exist

PS C:\Windows\System32> ollama run mistral:latest

pulling manifest

pulling ff82381e2bea... 10%

| 391 MB/4.1 GB 3.7 MB/s 16m33s|
```

- 3.进行需求的具体分析以及相关代码框架的实现。
- 4.通过调用toolkit, 使用 Ollama 提供的功能来构建和训练模型。
- 5.指定 LLM 接口内容与调用方式。

```
def generate_full_completion(model: str, prompt: str) -> dict[str, str]:
    params = {"model": model, "prompt": prompt, "stream": False}
    response = requests.post(
        "http://localhost:11434/api/generate",
        headers={"Content-Type": "application/json"},
        data=json.dumps(params),
        timeout=1800, # 调整设置为1800, 300限制过低
    )
    return json.loads(response.text)
```

6.通过指定明确的背景与底层信息,进行模型的 tuning 。

7.确定检验的问题集,写入 prompts。

- 8.进行代码的具体实现与整合,使 LLM 输出的结果最终满足 Assignment 的要求。
- 9.继续训练,增加模型的泛化能力,并使其支持更加美观的输出格式。

2 实验结果与分析

2.1 Github 框架

我们使用 github 进行了小组作业的共享维护(网址: https://github.com/miraitowaves/prompt-engineering)。



其中, assets 文件夹用于存储模型的输入输出文件,如初始给出的文本文件以及在运行过程中产生的 csv 文件、用于部署柱状图、饼状图等的 html 文件、在过程中根据指令进行修改的 csv 文件等。

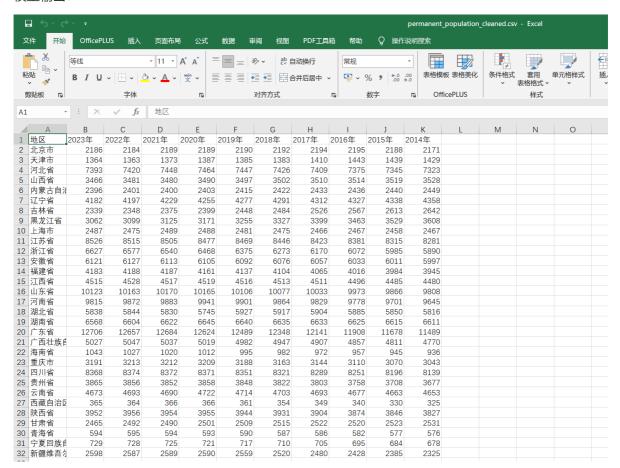
2.2 模型输出

2.2.1 csv 生成

prompt:

"Read from the text file 'permanent_population.txt' and write as csv file: remove the table header and footer, save as a new CSV file"

模型输出:

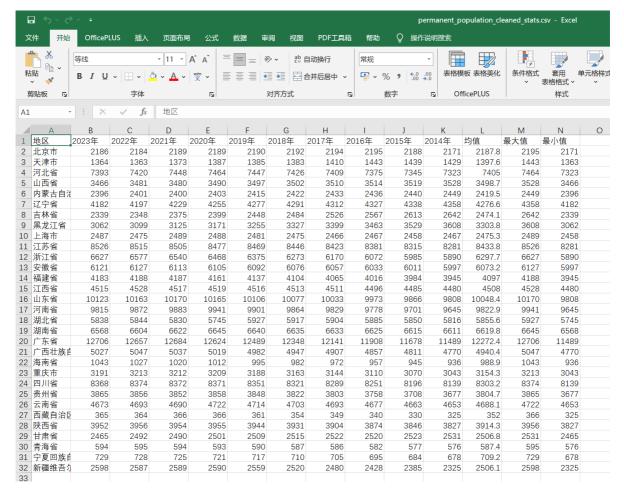


2.2.2 对表格的增改

prompt:

"Calculate the mean, maximum, and minimum population values for each region in the given CSV file 'permanent_population_cleaned.csv'"

模型输出:



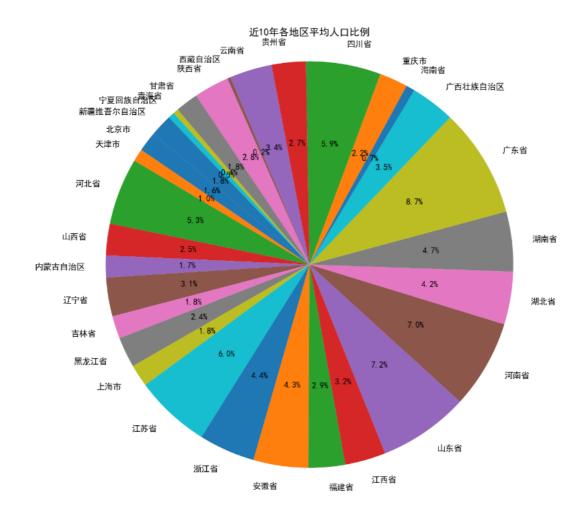
经检验,均值、最大值、最小值的计算完全正确。

2.2.3 对表格纵向的查询以及可视化

prompt:

"Visualize the population distribution for the last 10 years in the given CSV file 'permanent_population_cleaned_stats.csv' as a pie chart"

模型输出:



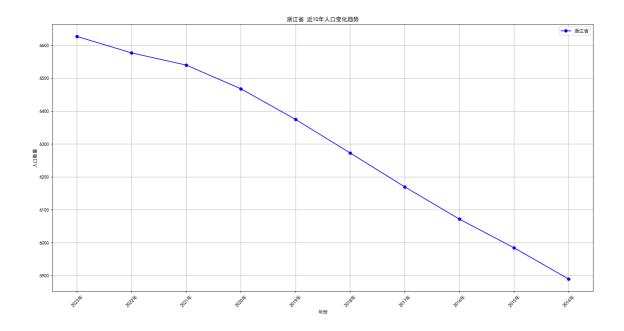
经计算核验,输出的比例正确。

2.2.4 对表格横向的查询以及可视化

prompt:

"Visualize the population trend for the last 10 years of '浙江省' in the given CSV file 'permanent_population_cleaned.csv' as a line chart"

模型输出:

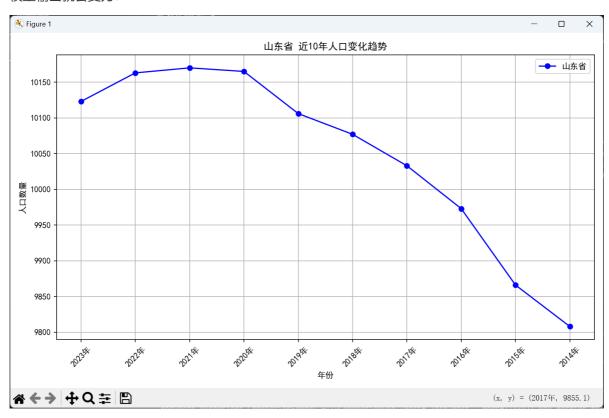


同时,根据对函数具体的实现,模型在这一问题上有比较好的泛化能力。

如,我们将提示词改为:

"Visualize the population trend for the last 10 years of '山东省' in the given CSV file 'permanent_population_cleaned.csv' as a line chart"

模型输出就会变为:



2.3 模型目标 prompts 顺序连续执行结果

我们将目标问题进行连续输入,并考察模型对问题的解决能力。

```
prompts = [

"Read from the text file 'permanent_population.txt' and write as csv file: remove the table header and footer, save as a new CSV file",

"Calculate the mean, maximum, and minimum population values for each region in the given CSV file 'permanent_population_cleaned.csv'",

"Visualize the population distribution for the last 10 years in the given CSV file 'permanent_population_cleaned_stats.csv' as a pie chart",

"Visualize the population trend for the last 10 years of '浙江省' in the given CSV file 'permanent_population_cleaned.csv' as a line chart",
```

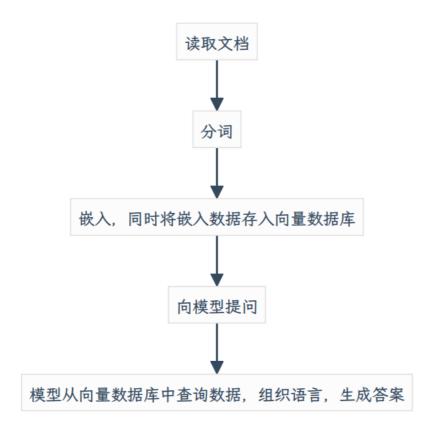
模型输出:

经检验,模型对四个问题均按顺序作出了正确的回答。

3额外的工作

在进行数据分析的Agent的开发的时候,除了上述实验实现的,基于文本分析自动调用工具的Agent外,在一开始的实验目标不明确的时候,我们最开始尝试的其实是一个基于外部知识库的LLM,采用了RAG技术和LangChain工具

3.1 RAG工作流程



3.2 实验流程

除了基本模型外,我们还需要下载一个可以进行文档向量化的模型 nomic-embed-text:

```
ollama run nomic-embed-text
```

然后,参考LangChain的官方文档,可知,我们需要如下三个部分:

Document Loaders

```
# 1. 读取文件
documents = TextLoader("../assets/data_for_rag_llm.txt").load()
```

分词器 Text Spliter

```
# 2. 分词
text_splitter = CharacterTextSplitter.from_tiktoken_encoder(chunk_size=7500,
chunk_overlap=100)
doc_splits = text_splitter.split_documents(documents)
```

• 内存型向量数据库 DocArray InMemorySearch

```
# 3. 嵌入和存储
embeddings = OllamaEmbeddings(model='nomic-embed-text')
vectorstore = DocArrayInMemorySearch.from_documents(doc_splits, embeddings)
retriever = vectorstore.as_retriever()
```

提供的知识库内容如下:

```
公式: 主=6, 这是一个恒等式
```

问题如下:

```
请问 主 + 1 等于多少?
```

LLM的回答如下:

```
根据提供的文档内容,"公式: 主=6,这是一个恒等式",我们可以推断出"主"代表的数值是6。因此,如果要计算"主+1"的结果,则为: 6(主)+1=7 所以,主 +1 等于 7。
```

3.3 图标输出格式优化

在使用LLM生成饼图和折线图之后,使用python的mpld3库将生成结果保存为html格式文件,并存储在asset文件夹中

• 生成html格式折线图

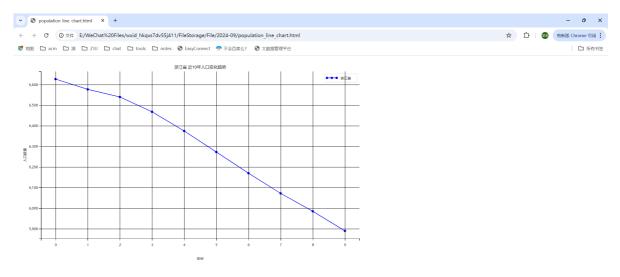
```
html_str = mpld3.fig_to_html(plt.gcf())
output_file_path = os.path.join(current_dir,'..', 'assets',
   'population_line_chart.html')
print(output_file_path)
with open(output_file_path, "w", encoding='utf-8') as f:
   f.write(html_str)
```

• 生成html格式饼图

```
html_str = mpld3.fig_to_html(plt.gcf())
output_file_path = os.path.join(current_dir,'..', 'assets',
   'population_pie_chart.html')
print(output_file_path)
with open(output_file_path, "w", encoding='utf-8') as f:
   f.write(html_str)
```

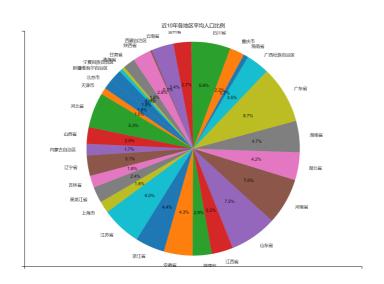
html模式下可以对生成的图标进行自由缩放查看,较为美观

• 生成折线图展示



• 生成的饼图展示





4 实验总结

在本次作业中,我们探索了使用大语言模型进行数据分析和可视化的能力。通过设计合适的 prompt, 我们成功地利用 LLM 完成了从数据处理到可视化的多个步骤。这一过程展现了 LLM 在自动化数据操作中的强大潜力,特别是在数据清洗、分析和图表生成方面。

首先,我们通过 LLM 生成代码对文本文件进行了清理,去除表头表尾并保存为 CSV 文件。接着,我们使用 LLM 生成的代码对预处理后的 CSV 文件进行了深入分析,计算了各地区近十年的平均人口、最大值和最小值,并将其添加到表格中。随后,我们通过饼状图展示了各地区的平均人口比例,并用折线图展示了特定省份近十年的人口变化趋势。

通过本次实验,我们不仅加深了对大语言模型的理解,也锻炼了 prompt 设计的能力,证明了 LLM 在实际数据分析工作中的高效性和灵活性。未来,我们可以进一步探索如何优化生成代码的逻辑,使其更加适应复杂的分析任务,以及如何利用 LLM 提供更具创新性的可视化方案。这次作业的经验将为我们后续工作提供重要参考。