作业说明

——完成人: 曾凡霞 (Fanxia Zeng)

一. 解题思路

结合Langchain+LLM, 在一个沙盒的环境中,实现通过自然语言的方式对excel文档进行数据清洗,特征工程,因子分析,画图等功能,并用streamlit进行demo(相当于复现OpenAl Code Interpreter的功能)

Azure OpenAl

endpoint: https://oh-ai-openai-scu.openai.azure.com/

key: c33ce426568e41448a5f942ec58a4bda

deployment: gpt-35-turbo model: gpt-35-turbo api_type: azure

api_version: 2023-05-15

运行方式:

- **安装 python 包:** 打包文件中包含了 poetry 相关文件,也将程序所需包导出为 requirements 了,通过 poetry 或 pip install requirements 进行包安装均可;
- 2) 运行命令: streamlit run test_excel.py,即出来网页显示。 在 vscode 终端或者,linux 终端均可访问。(ps:a. 前提 VPN 能行保证 LLM 的 key endpoint 可访问,b. key 和 endpoint 的访问方式,在 test azure.py 里和 main.py 的注释里,均有所提供)

解决思路:

1) 沙盒环境:

建立 1 个 docker 镜像(包括程序所需安装包),可建容器,实现沙盒环境;

2) 自然语言方式:

a. 通过调用 Azure OpenAI 的模型,实现 LLM 对话解析,根据用户对话内

容,理解其每次 promt 的需实现的功能,来决定是上传 Excel,清洗数据,特征工程,因子分析或画图功能;

b. 调 key 或 endpoint, linux 或 Windows 均需设置 VPN 才可访问外网。

3) langchain:

a. 可实现多次连续对话:由于 LLM 的 endpoint 和 key 过期,并未完全实现 NLP 对话:

b. 可实现数据分析功能:因为本身 LLM 只能进行自然语言分析,不能进行数据分析,通过代理和工具,自定义函数,或 python 工具,或 pandas 工具来实现数据分析功能。

4) streamlit:

实现 demo,可供用户会话,获取用户意愿,与程序进行交互,并对数据分析情况进行展示。

二、作业说明

1. 总体说明

本人是第一次实现 langchain、streamlit 等相关作业,基于自己的 python 基础和数据分析理论功底,时间有限因此仅实现了功能和 demo,在不考虑时间情况下可从以下角度更漂亮和全面一些。整个说明,结合功能和自己理论功底,进行陈述。

可将 promt 作为 query, 判断该 query 对应的功能, 如上传文件或特征清洗等。但这里仅将 promt 作为模板进行管理, 选择功能。

可相对现在版本实现更多的交互: 因时间内仓促,该作业仅简单采用 docker 实现沙盒目的 (因未 model 的 key 和 endpoint 过期,未全部进行调试),并结合 streamlit 制作 demo 作为用户和程序之间的交互, langchain 则是调用 llm,若 全调试完毕,可重新根据 promt 的反馈,设置更多选择供用户使用、可更倾向于 NLP 处理,实现对应的数据分析和可视化功能。

2. 数据:

仅1个表格:来自于 machine learning 公1开 UCI 数据库,数据自己随机

设置少部分为 null, 仅为了配合数据清洗功能。

3. 数据清洗功能:

Key 和 endpoint 过期了,无法调用 model,因此对四项功能进行多选,以**实现用 户定义性。**

你想实现哪些功能

清洗数据 × 有征工程 × 回图 × 因子分析 ×

1) 清洗仅考虑具有缺失值行的删除:

因时间有限,未考虑数据重复等其它数据清洗功能,原因是因为 demo 和代码结构两者相似,只是代码调用 Python 函数不同。若不考虑时间,可以根据架构,进行重复数据处理、缺失值填充、清洗格式等多种功能扩充。

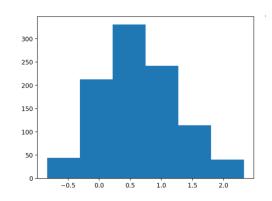
2) 虽未数据填充,但以前接触过,多说几句:

数据清洗的方式有很多,仅从机器学习或数据科学角度考虑,比如对缺失值可以采用中值、均值、众数、随机填充、K 近邻填充、相似性填充等等进行填充,因时间有限未进行考虑。未来可通过本作业搭建的 langchain 和 streamlit 的 Python 代码,可在设置默认方式下,增加选择框可供用户选择的均值填充方式。(以前接触过所以知道方式比较多,这方面的工作也有很多 paper 包括 survey可供相关研究查阅,但方法都比较直接明了。时间充裕可考虑 demo 应提供多种方式便于用户实际操作)【ps: 这方面的工作,其实广西师范大学的 shichao zhangn 老师多年前在这方面做了不少工作】

3) 特征工程:

仅实现数据 attribute 6 离散化化及可视化: 特征工程的范围其实很大,很广,包括了数据清洗、数据归一化、离散化、特征选择、降维、回归、甚至假设检验等等方式,这些计算本身并不是难事,可是自己写具体的计算函数代码,也可以调用 Python 函数(当然虽然以前做这些工作都是自己写代码,但平心而论直接调 Python 函数遇到 error 的处理机制更优良)。【这里根据题目文字中功能的并列关系,本人自动将特征工程单独建为一个功能,主要去实现 demo】

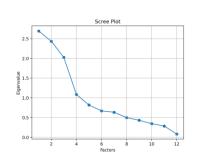




4) 因子分析:

先进行充分性检验,再计算因子旋转矩阵。

这里也单纯按题目语句仅对因子分析这一功能进行实现。若不考虑时间限制, 其实可添加主成分分析(pca)、线性判别分析(LDA)、典型相关分析(cca)等等 功能。 这些方法,都是基于不同的**投影目标**角度出发,提取数据的主要成分, 可按有监督或无监督进行区分。





5) 画图功能:

仅实现了因子分析的饼状图:若不考虑时间,其实应提供用户交互选项,可展示更多的图,包括扇形图(饼形图),直方图(柱状图)、火柴杆图、散点图、折线图。这里仅展示关于因子分析的折线图。

