گزارش کار پروژه چت بات

هدف از این پروژه ایجاد چت بات برای پاسخ به سوالات کاربران با توجه به دو دیتاست customer support و financial است. با توجه به متن تسک ارائه شده چت بات توسعه داده شده باید ویژگیهای زیر را داشته باشد:

- 1- از مدل GPT 3.5 Turbo برای پاسخ دهی استفاده شود
 - 2- با فریمورک LangChainییاده سازی کنید
 - 3- در طول مكالمه از هيستوري چت استفاده كند
- 4- كاهش اثر Hallucination با راه حلى غير از Hallucination
- 5- سوالات مالی و سوالات تخصصی توسط چت بات مربوطه پاسخ داده شود

در ادامه گزارش تمامی ویژگیهای مذکور بررسی میشوند.

شرح الگوريتم استفاده شده

مدلهای زبانی بزرگ، که با حجم عظیمی از دادههای متنی آموزش دیده اند، قادر به تولید متنی هستند که از نظر ظاهری با متن نوشته شده توسط انسان قابل تشخیص نیست. با این حال، این مدلها نیز مستعد ایجاد توهم هستند. توهم در مدلهای زبانی به معنای تولید متنی است که واقعی یا دقیق نیست. برای جلوگیری از توهم در مدلهای زبانی روشهای متعددی پیشنهاد میشود از جمله فاین تیون کردن مدل، قابلیت (RAG(Retrieval Augmented Generation وغیره.

در این پروژه به منظور جلوگیری از توهم از ویژگی RAG با بهره گیری از Elastic search استفاده شده است و همچنین برای پیاده سازی آن از فریمورک LangChain استفاده شده است.

معماری سیستم RAG به این صورت است که در ابتدا تمامی اسناد و دیتاستها که در اینجا فایل CSV بود به قسمتهای مشخصی که به آن chunk گفته میشود تقسیم شده و سپس embed میشوند و در یک vector space ذخیره میشوند. به منظور Space های زیادی وجود دارند از جمله FAISS ،chromaDB و یا الستیک سرچ (در این پروژه از الستیک سرچ به منظور سرعت واکشی بالاتر استفاده شده است). پس از ذخیره سازی دیتاست درون vector space، شباهت پرسش کاربر یا وکتورهای embed ذخیره شده از طریق روشهای مختلف به عنوان مثال semantic Search و یا TF IDF بررسی شده و چانکهای مربوطه واکشی میشوند. پس از آن Chain مربوطه با توجه به این Prompt template و Prompt template مورد نظر(در این پروژه از GPt GPt) استفاده شده است) ساخته میشود. در این Chain سوال به همراه کدومتک همان چانک واکشی شده است به مدل LLM داده میشود و از LLM خواسته میشود تا با توجه به این کانتکست جواب سوال را بیابد.

در ادامه به شرح جزئی تر کد پرداخته میشود.

شرح کد استفاده شده

در تعریف تسک بیان شده است که از دو چت بات استفاده شود و با توجه به پرسش کاربر تشخیص داده شود که مربوط به کدام چت بات است. در این پروژه از آنجا که تمامی دیتاست درون الستیک سرچ ذخیره میشوند نیازی به ایجاد دو چت بات نیست و در واقع دو دیتاست با یکدیگر تلفیق شده اند. اگر بخواهیم از دو چت بات مجزا استفاده کنیم overhead اضافه بر روی برنامه تحمیل میکنیم. ولی اگر بخواهیم با توجه به پرسش کاربر تشخیص دهیم که از چه چت باتی استفاده شود تنها کافی است از روش های classification به منظور تشخیص نوع سوال کاربر استفاده شود ولی در این پروژه پس از تلفیق و join دو دیتاست نیازی به انجام این کار نیست.

لذا در ابتدا دو دیتاست csv خوانده شده و درون دیتافریم pandas ذخیره شده و سپس تلفیق گشتند و نتیجه به صورت یک فایل json ذخیره شد. قطعه کد زیر نمایانگر همین موضوع است.

```
def load_data_to_json():
    df1 = pd.read_csv ('../dataset/customer_support.csv',encoding='utf-8',sep = ",", header = 0, index_col = False)
    df2 = pd.read_csv ('../dataset/financial.csv',encoding='utf-8',sep = ",", header = 0, index_col = False)

    df = pd.concat([df1, df2], axis=0)

print(df)
    df.to_json ('joined_datasets.json',orient = "records", date_format = "epoch", double_precision = 10, force_ascii = True, date_unit = "records")
```

سپس در تابع index_data فایل index که تلفیق دو دیتاست بود خوانده شده و به منظور انجام RAG به چانک های مشخص تقسیم شده و به صورت امبد شده درون الستیک سرچ ذخیره میشود. قطعه کد زیر نمایانگر همین مورد است. همان طور که در قطعه کد زیر مشخص شده است 6 چانک مرتبط با پرسش کاربر واکشی میشوند.

```
def index data(data url):
  metadata = []
  content = []
  f = open(data_url)
  workplace_docs = json.load(f)
  for doc in workplace docs:
    content.append(doc["fact"])
    metadata.append({
        "question": doc["question"],
    })
  text splitter = CharacterTextSplitter(chunk size=100, chunk overlap=0)
  docs = text_splitter.create_documents(content, metadatas=metadata)
  embeddings = OpenAIEmbeddings(openai api key=openai api key)
  es = ElasticVectorSearch.from documents(
      docs,
      elasticsearch url=url,
      index_name=elastic_index_name,
      embedding=embeddings
  retriever = es.as_retriever(search_kwargs={"k": 6})
  return retriever, es
```

تصاویر زیر نشان دهنده ی اسناد ذخیره شده در الستیک سرچ است.

```
"hits": [
    "_index": "byte-discuss-langchain-rag",
  "_id": "5355325c-f921-4c52-aa53-cf57b6716cea",
"_score": 1,
"_source": {
      "vector": [],
      ,".خير، هاست هاى ما همه لينوكسى هستند، ميتونيد سرور ويندوزى تهيه كنيد" :"text":
      "metadata": {
        "auestion": "اهاست ویندوز دارید؟"
   }
  },
    "_index": "byte-discuss-langchain-rag",
     _id": "4c106b79-c58c-42fb-8441-61da9c6aad12",
     _score": 1,
     _source": {
      "vector": [],
      ,".روی هاست های پربازدید و اختصاصی امکان پذیر است SSH دسترسی": "text":
        "وجود داره؟ ssh روی کدام یک از هاست های پارس پک دسترسی" :"question"
    "_index": "byte-discuss-langchain-rag",
    "_id": "c80f0c0e-f616-42de-8a7c-7cfb918fe3b7",
    __score": 1,
     _source": {
      "vector": [],
      ,"پس از ثبت نام از داخل بنل کاربری، قسمت هاست ابری، هاست رایگان قابل سفارش است" :"text":
```

در تابع chain ،elastic_chat مربوطه با توجه به Prompt template و LLM ساخته شده و جواب سوال کاربر با توجه به متن واکشی شده، استخراج می شود.

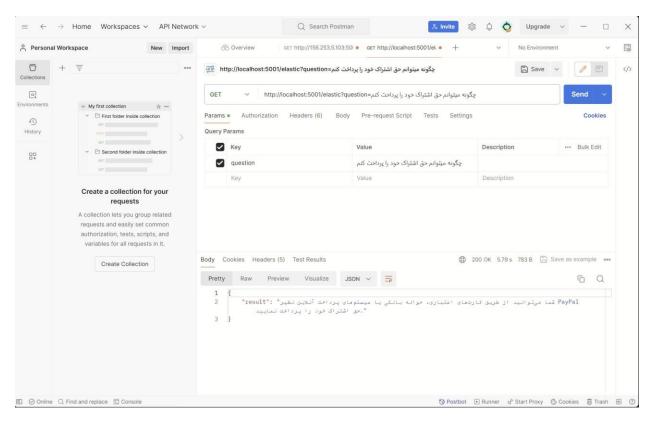
```
def elastic_chat(question):
    r = es.similarity_search(question)
    print(showResults(r))
    template = """Answer in Persian: Answer the question based only on
the following context:
    {context}
    Question: {question}
    """
    prompt = ChatPromptTemplate.from_template(template)

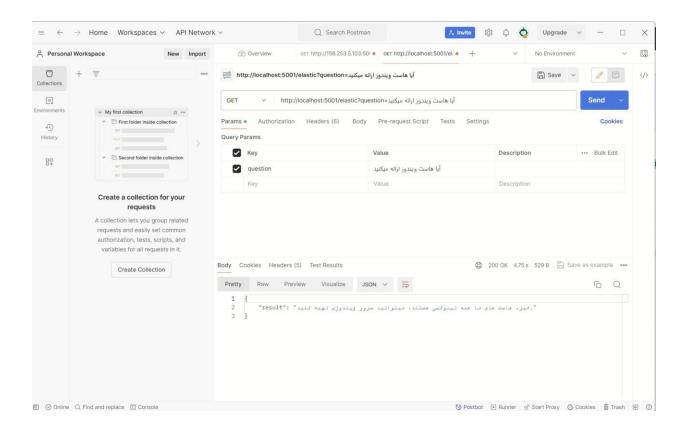
    chain = (
        {"context": retriever, "question": RunnablePassthrough()}
        | prompt
        | ChatOpenAI()
        | StrOutputParser()
    )
        response = chain.invoke(question)
    return response
```

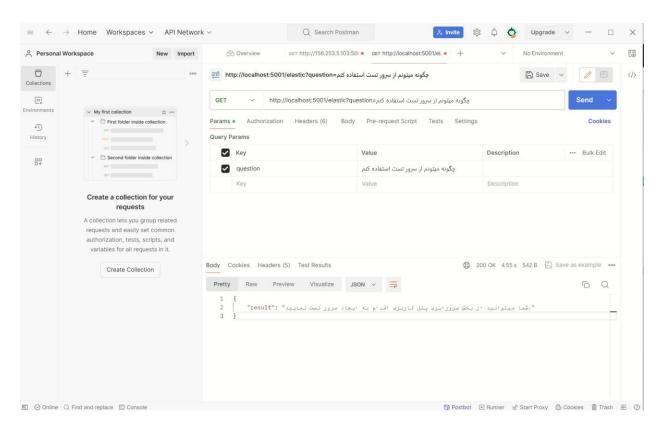
به کمک api ،Flask مربوط به این تابع نیز نوشته شده است.

```
@app.route('/elastic', methods=['GET'])
def converstational_chat():
    # try:
        question = str(request.args.get('question'))
        print(question)
        print('\n')
        result = elastic_chat(question)
        print(result)
        final_result = {"result":result}
        return final_result
    # except:
    # return jsonify({'result':str("An unexpected error happened")})
```

تصاویر زیر نمونه ای از نتایج را نشان میدهد.







پیادہسازی ویژگی حفظ تاریخچه گفتگو

به منظور حفظ تاریخچه ی گفتگو از دیتابیس PostgreSQL و همچنین استفاده از پرسش و پاسخ های قبلی در PostgreSQL ورودی به مدل استفاده شده است که شامل دو table با نام chat در postgresql ساخته شده است که شامل دو فیلد user_id و همچنین chat_history استفاده شده است.

```
CREATE TABLE chat( pid SERIAL PRIMARY KEY, user_id CHARACTER VARYING, chat_history CHARACTER VARYING);

select * from chat

SELECT chat history FROM chat WHERE user id = 'farzaneh'
```

همچنین از prompt template زیر استفاده شده است.

Please just answer the question in Persian

Start of Conversation History

User: ؟ پایتخت ایران کجا است Chatbot: یایتخت ایران تهران است.

جمعیت این شهر چقدر است؟ :User

.جمعیت تهران، پایتخت ایران، تقریباً 9 میلیون نفر است

[End of Conversation History]

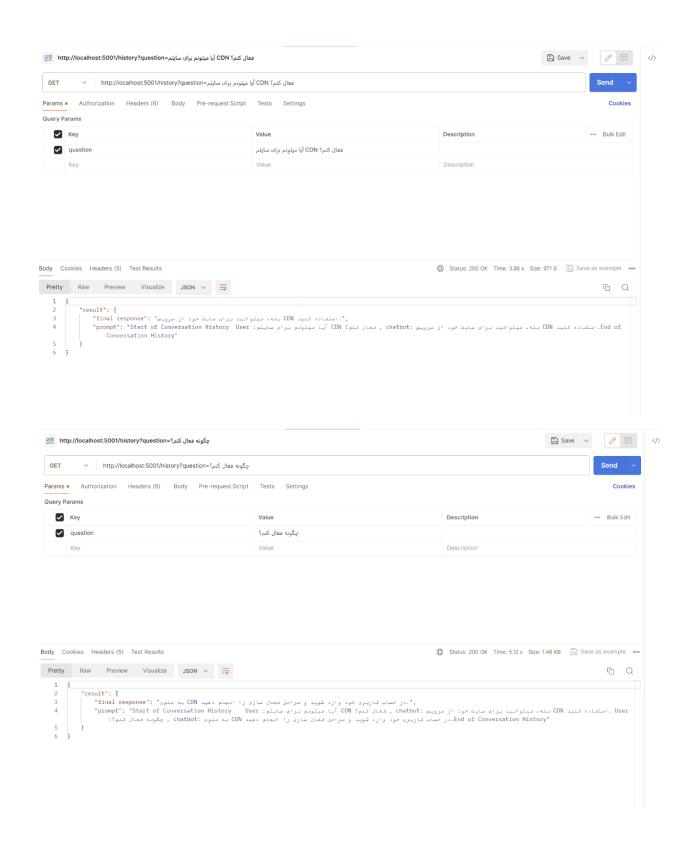
[Current Interaction] سوال آخریم چیه :User

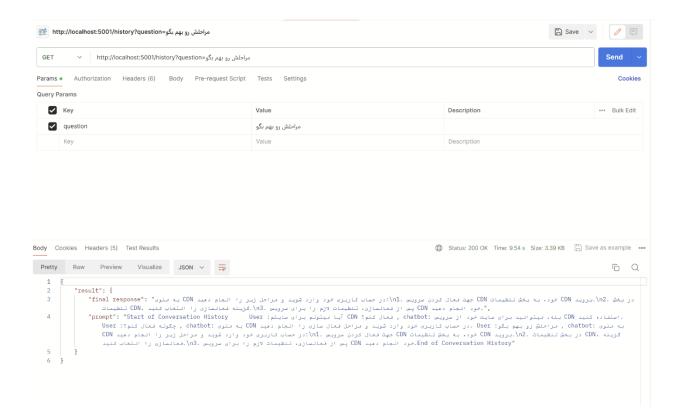
در تابع elastic_chat_history در ابتدا با توجه به user_id مقدار chat history واکشی شده و Prompt مورد نظر ساخته میشود. قطعه کد زیر عملکرد این فانکشن را نشان میدهد.

```
def chat_history(question):
 history = get_data_from_db("farzaneh")
 primary_question = question
  if len(history) >0 :
   question = history[-1] + "Current Interaction User :" + primary_question
   question = "User :" + primary_question
 print(question)
  r = es.similarity_search(question)
  print(showResults(r))
  template = """Answer in Persian: Answer the question based only on the following context:
  {context}
  Question: {question}
  prompt = ChatPromptTemplate.from_template(template)
  chain = (
    {"context": retriever, "question": RunnablePassthrough()}
     prompt
     ChatOpenAI()
    | StrOutputParser()
  response = chain.invoke(question)
  question = question.replace("Start of Conversation History","")
 question = question.replace("Current Interaction","")
 question = question.replace("End of Conversation History","")
```

به منظور بررسی نحوهی عملکرد این تابع به ترتیب سوالات زیر از چت بات پرسیده شد و نتایج مرتبط دریافت گردید. تصاویر زیر این پرسش و پاسخ را نمایش میدهد

- 1- آیا میتوانم برای سایتم CDN فعال کنم؟
 - 2- چگونه فعال کنم؟
 - 3- مراحلش رو بگو





نحوهی استفاده از پروژه

تمامی سرویس های پروژه به صورت داکرایز شده در فایل docker_compose وجود دارد. به منظور استفاده از برنامه تنها کافی است فایل docker compose ران شود و سپس table مورد نظر مطابق با فیلدهای مذکور ساخته شود و سپس api هر یک از api ها نیز در تصاویر مربوط به هر یک مشخص است.