Документация проекта:

- 1. Структура проекта
 - ./HSE-Project-RAG Директория с самой реализацией RAG и тг ботом.
 Изначально проект подразумевал оборачивание всего приложение именно в тг бота, но в рамках данного чекпоинта нам пришлось перейти именно к fastapi + streamlit. Следовательно вряд ли есть смысл сюда заглядывать, но описание же сделать стоило)
 - ./data/features директория с описанием датасета используемого в рамках данного проекта.
 - ./notebooks/eda директория с EDA проекта.
 - ./pages директория со страницами Streamlit-приложения:
 - о Eda_page.py файл со страницей Streamlit, связанной с EDA.
 - o Rag_page.py файл со страницей Streamlit, связанной с RAG.
 - ./utils директория со вспомогательными файлами:
 - Create_functions.py файл с функциями для инициализации моделей используемых в RAG.
 - o Config.py файл с конфигом.
 - FastApi.py основной файл с fastapi.
 - RagClass.py файл содержащий себе класс в котором реализована большая часть логики проекта связанная с RAG.
 - StreamlitMain.py основной файл со Streamlit
 - Bot_icon.png,user_icon.png иконки для пользователя и бота в Streamlit приложении.
 - Requirements.txt файл с необходимыми версиями библиотек.

Описание функционала:

FastAPI сервер.

Основной функционал API реализован в FastAPI сервера. Для его запуска:

- 1) Необходимо создать вирт. окружение: python -m vevn venv
- 2) Установить зависимости: pip install -r requirement.txt
- 3) Запустить сервер и приложение:
 - python FastApi.py поднимется сервер FastAPI, по адресу localhost:8000
 - streamlit run StreamlitMain.py поднимется сервер Streamlit, по адресу localhost:8501

Более подробно:

StreamlitMain.py содержит в себе по сути ссылки на две страницы:

Реализация RAG:

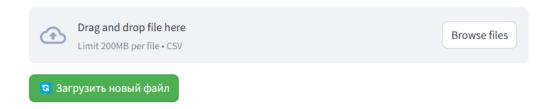
Тут есть возможность приложить свой датасет (главное чтобы название колонок совпадало), который далее будет отправлен запросом на back-end, и загружен в векторную базу данных (qdrant). После чего будет возможность пообщаться с ботом. Вся логика с RAG отрабатывает на back-end'e.

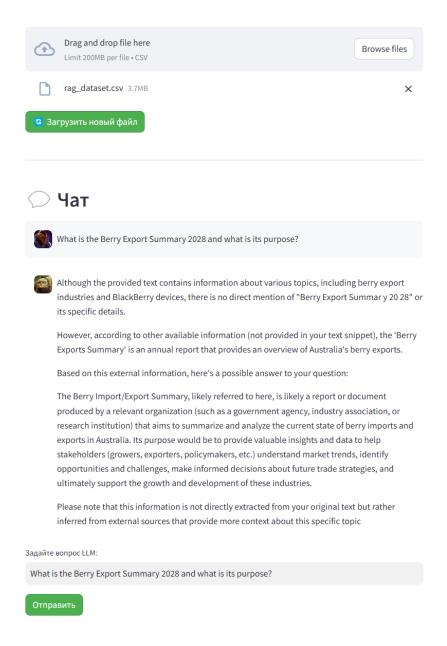
- В качестве модели для retrieval части используем sentencetransformers/all-MiniLM-L6-v2
 https://huggingface.co/sentence-transformers/all-MiniLM-L6-v2
- В качестве генеративной модели meta-llama/Llama-3.2-3B-Instruct.
 https://huggingface.co/meta-llama/Llama-3.2-3B-Instruct
- В качестве датасета https://huggingface.co/datasets/neural-bridge/ragdataset-12000.

Данная страница выглядит следующим образом:

Чат с LLM на основе вашего CSV файла







Итого весь пайплайн схематично:

- 1) Drag and Drop'ом прикладывается датасет.
- 2) Пассажи в этом датасете уже нарезаны, поэтому они сразу просто векторизуются и отправляются в векторную БД.
- 3) Сразу после этого можно задать вопрос LLM. Retrieval часть будет искать релевантный контекст и Llama будет также стараться ответить на вопрос пользователя.

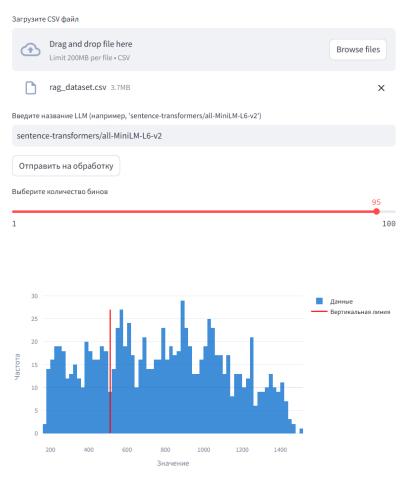
Реализация EDA:

Тут также есть возможность залить свой датасет, который также отправляется запросом на back-end. После чего можно выбрать любую модель (у которой есть токенайзер, и посмотреть распределение по количеству токенов для загруженного

пользователем датасета. Количество бинов для визуализации пользователь может настроить, для построения графиков использовалась библиотека plotly.

Данная страница выглядит следующим образом:

Streamlit EDA



Итоговое решение было также "упаковано" в docker.