

Этот документ описывает реализацию умного помощника по комплексному подбору инвестиционных площадок.

Скрипт помощника (общий бот):  
[https://github.com/Sebastina14593/lct/tree/main/Общий\\_бот/main.py](https://github.com/Sebastina14593/lct/tree/main/Общий_бот/main.py).

Ссылка на контейнер докера:  
<https://hub.docker.com/repository/docker/iroman1402/chatbot/general>

Публичный IP адрес сервиса: 51.250.115.217

## **Используемые модели решения и причины использования**

LLM-модель GigaChat и RAG-модель

RAG-модель (Retrieval-Augmented Generation) используется для улучшения качества и точности ответов, объединяя возможности генеративных моделей и систем поиска. GigaChat с RAG-моделью может сначала извлекать релевантную информацию из внешних источников данных или базы знаний (в данном случае это данные по «Помещениям и сооружениям», «Региональным мерам поддержки в Москве», а также заранее подготовленные вопросы по «Особым экономическим зонам»), а затем использовать эту информацию для генерации ответов. Векторы документов сохраняются в индексе, что позволяет быстро находить релевантные документы при получении запроса. Это позволяет GigaChat не только полагаться на собственные знания, но и динамически обновлять контекст и содержание ответов, основываясь на актуальных данных, что значительно повышает эффективность и полезность системы в задаче подбора помещений и мер поддержки для инвесторов.

Реализация данного подхода представлена, например, в скрипте бота по поиску помещений: [https://github.com/Sebastina14593/lct/tree/main/Бот\\_по\\_поиску\\_помещений/app.py](https://github.com/Sebastina14593/lct/tree/main/Бот_по_поиску_помещений/app.py).

В скрипте используются такие библиотеки как langchain и gigachat.

Алгоритм поиска парето-оптимального решения для поиска наиболее подходящих вариантов помещений

Поиск Парето-оптимального решения является мощным инструментом при выборе наилучших вариантов помещений для инвесторов, учитывая разнообразные и зачастую противоречивые критерии. В нашем проекте данный метод позволяет находить наиболее подходящие варианты, которые удовлетворяют запросам инвестора по разным критериям, не жертвуя одним параметром ради другого. Это особенно важно для пользователей с индивидуальными предпочтениями и потребностями, так как каждый вариант в Парето-множестве представляет сбалансированное решение по ключевым параметрам: цена, расположение, площадь, инфраструктура и другие важные характеристики.

Реализация данного подхода представлена в следующем скрипте: [https://github.com/Sebastina14593/lct/tree/main/Бот\\_по\\_поиску\\_помещений/pareto\\_optimum.py](https://github.com/Sebastina14593/lct/tree/main/Бот_по_поиску_помещений/pareto_optimum.py).

## Используемые методы обработки данных

### API Яндекс.Карт

При общении с пользователем умный помощник задает ему вопрос о районе, в котором бы инвестор хотело приобрести помещение/земельный участок. Для последующей реализации алгоритма поиска Парето-оптимума данные, предоставленные в его ответе, обрабатываются с помощью API Яндекс Карт и хранятся у нас в виде точки с координатами широты и долготы. В дальнейшем по данным точкам будут строиться расстояния до ближайшего помещения/земельного участка.

Функции, необходимые для подключения API Яндекс карт:

```
from geopy.geocoders import Yandex # для вычисления координат
```

```
from geopy.distance import geodesic # для расчета расстояния между точками
```

Файл «Помещения и сооружения» по поиску помещений/Помещения и сооружения.xlsx)  
(<https://github.com/Sebastina14593/lct/tree/main/Бот>)

В данном файле представлены данные о помещениях и сооружениях, на основе которых находится наилучшее помещения для пользователя.

Поскольку в исходном файле отсутствовали координаты по некоторым помещениям/земельным участкам, поле с координатами было дозаполнено с помощью API Яндекс карт на основе поля «Адрес объекта».

Для генерации последующего pdf-файла с оптимальными вариантами было обработано поле «Фотографии объекта», в котором представлены ссылки на фотографии объектов.

В поле «Стоимость объекта, руб. (покупки или месячной аренды)» были объединены с полями «Стоимость, руб./год за га», предназначенное для земельных участков, а также «Стоимость, руб./год за кв.м.».

Для последующей реализации RAG-модели для различных сценариев умного помощника данные переводятся в эмбединги и хранятся в векторной БД. Для этого используются следующие функции:

```
from langchain_huggingface import HuggingFaceEmbeddings
```

```
from langchain_community.vectorstores import FAISS
```

```
from langchain_community.document_loaders.csv_loader import CSVLoader # для перевода документа.
```

## Условия и ограничения внутри решения

Основным ограничением для решения выступает переключение бота с одного функционала («Подбор меры поддержки для бизнеса») на другой («Подбор инвестиционной площадки») и наоборот, а также нарушение сценария его поведения при «специфическом» ответе пользователя (например, вопросы, касающиеся отвлеченных тем). Для обхода данных ограничений было принято решение использовать интерактивные кнопки для сохранения сценария поведения умного помощника.

## Техническая документация API

Эндпоинт: «/ask»: Получение ответов на вопросы, задаваемых умному помощнику, относительно особых экономических зон.

Пример запроса:

POST /search

```
{  
  'question': 'Привет! Какие меры поддержки в ОЭЗ в Москве существуют?'  
}
```

Пример ответа:

```
{  
  "answer": "Здравствуйте! В ОЭЗ Технополис Москва действует ряд мер поддержки для резидентов, например Льготы по налогу на прибыль и имущество организаций. Рассказать ли подробнее?"  
}
```