

# Итоговый отчет по проекту HabrRAG

## 1. Описание функционала интерфейса

### Обзор интерфейса

Пользовательский интерфейс системы HabrRAG реализован на базе **Chainlit** - фреймворка для создания чат-интерфейсов к LLM-приложениям. Интерфейс предоставляет:

- **Веб-чат:** доступен по адресу `http://localhost:8001` с простой авторизацией (любой логин/пароль)
- **Асинхронное взаимодействие:** все запросы обрабатываются асинхронно без блокировки интерфейса
- **Сохранение истории:** все диалоги автоматически сохраняются в PostgreSQL базу данных `chainlit_db`
- **Интерактивные элементы:** кнопки для дополнительных действий (суммаризация источников)

### Основной функционал RAG-системы

#### Процесс работы с вопросами пользователя:

1. **Ввод запроса:** Пользователь вводит вопрос в текстовое поле чата
2. **Обработка запроса:** Система отправляет запрос к FastAPI эндпоинту `/answer`
3. **RAG-пайплайн:**
  - Векторизация запроса через модель embeddings
  - Гибридный поиск по Qdrant (векторный) + BM25 (лексический)
  - Переранжирование найденных документов через Cross-Encoder
  - Генерация ответа через LLM на основе релевантного контекста
4. **Отображение результата:** В чате появляется ответ с указанием использованных источников
5. **Список источников:** Под ответом отображаются кнопки для каждого источника с названиями статей

**Формат ответа:** - Текстовый ответ от LLM - Список источников (до 5 документов) с заголовками и URL - Интерактивные кнопки для получения суммаризации каждого источника

### Функционал суммаризации источников

Функционал суммаризации - это дополнительная возможность интерфейса, позволяющая получить краткое содержание любой статьи из списка источников. Он построен на связке FastAPI + Chainlit и использует LLM для краткого пересказа выбранной статьи.

## Пользовательский сценарий

1. Пользователь задает вопрос в чате.
2. UI отправляет запрос в /answer и получает ответ + список источников.
3. Для каждого источника создается кнопка с названием статьи.
4. Пользователь нажимает нужную кнопку, чтобы получить краткую суммарию выбранной статьи.
5. В чат возвращается отдельное сообщение с суммарией.

## Итог по интерфейсу

Интерфейс обеспечивает полный цикл взаимодействия пользователя с RAG-системой: от ввода вопроса до получения ответа с релевантными источниками и возможностью их суммаризации.

**Ключевые характеристики:** - **Хранение данных** - все диалоги и результаты запросов сохраняются в PostgreSQL - **Эффективная обработка** - асинхронная архитектура обеспечивает высокую отзывчивость и масштабируемость системы - **Полный функционал** - пользователь может как получать ответы на вопросы, так и запрашивать суммарию источников одним кликом

---

## 2. Инструкция по запуску

### Требования

- Docker и Docker Compose
- API ключ OpenRouter

### Шаги по запуску

1 2 3

Чанкирование и векторизация будут проведены заново  
Советуем:

1. Предварительно поставить в .env параметр RAG\_APP\_\_SPLIT\_DATASET=train[:2]
2. Запустить поднятие docker
3. Подождать несколько минут инициализации приложения
4. Загрузить подготовленный snapshot https://drive.google.com/file/d/1sHARsAjnrDR72dgbSYqxPviEC0Q0YIbj/view?usp=sharing в qdrant прямо через интерфейс
5. Готово, вы великолепны

1 2 3

### 1. Получение API ключа

- Перейти на <https://openrouter.ai/>
- Зарегистрироваться и получить API ключ
- Создать .env файл на основе .env.example

## *2. Генерация секрета для Chainlit*

- Выполнить команду `chainlit create-secret` и скопировать сгенерированный секрет
- Добавить в `.env` файл: `CHAINLIT_AUTH_SECRET=ваш_секрет`

## *3. Запуск через Docker*

```
docker-compose up --build
```

## **Сервисы и доступы**

Ниже приведены доступные сервисы и их параметры подключения:

### *FastAPI*

- URL: <http://localhost:8000/docs>

### *Chainlit (чат-интерфейс)*

- URL: <http://localhost:8001>
- Логин: любой
- Пароль: любой

### *Qdrant (векторная база данных)*

- URL: <http://localhost:6333/dashboard#/collections>

### *Langfuse (логирование и оценка)*

- URL: <http://localhost:3000>

### *PostgreSQL*

- Host: `localhost`
- Host name/address: `db`
- Port: `5432`
- Username: `chainlit_user`
- Password: `chainlit_pass`

### *PgAdmin*

- URL: <http://localhost:8080>
- Логин: `admin@admin.com`
- Пароль: `admin`

## **API Эндпоинты**

### *GET /health*

Проверка статуса приложения

```
curl http://localhost:8000/health
```

### *POST /answer*

Получить ответ от RAG системы. Запросы можно отправлять через Swagger UI по адресу <http://localhost:8000/docs>

## Примеры запросов:

```
{ "query": "Who was the original owner of the lot of items being sold?" }

{ "query": "What are some of the skills taught in the Trail Patrol Training course?" }

{ "query": "Who were the two convicted killers that escaped from an upstate New York maximum-security prison?" }
```

## Сохранение историй чатов

Истории чатов автоматически сохраняются в PostgreSQL базе данных. Chainlit управляет созданием таблиц и хранением данных пользователей, сессий и сообщений.

- Чаты в **Chainlit** кэшируются в базу данных `chainlit_db`
  - Вопросы и ответы **RAG** кэшируются в базу данных `postgres_db` в таблице `answer_cache`
- 

## 3. Финальные метрики качества системы

### Параметры запуска

Оценка проводилась на датасете из 511 примеров. Использовались следующие параметры:

- **Модель векторизации:** intfloat/multilingual-e5-large
- **Кросс-энкодер:** cross-encoder/ms-marco-MiniLM-L-6-v2
- **Топ K (финальное количество кандидатов):** 5
- **BM25 K:** 5
- **Qdrant K:** 5
- **Вес BM25 в ансамбле:** 0.4
- **Вес Qdrant в ансамбле:** 0.6

### Общие результаты

#### Метрики ретривера

- **Hit@K:** Доля вопросов, где правильный чанк находится в топ-K результатах (Hit@1: 0.2857, Hit@2: 0.4677, Hit@3: 0.6204, Hit@5: 0.8943).
- **Recall@K:** Доля правильных чанков, найденных в топ-K результатах (Recall@1: 0.2857, Recall@2: 0.4677, Recall@3: 0.6204, Recall@5: 0.8943).
- **MRR (Mean Reciprocal Rank):** 0.4892 — Средний обратный ранг первого правильного чанка (чем выше, тем лучше ранжирование).
- **ID-based Context Recall:** 0.8943 — Доля правильных чанков, включенных в предоставленный контекст для генерации ответа.
- **ID-based Context Precision:** 0.1789 — Точность контекста: доля правильных чанков среди всех предоставленных.

## *Метрики генератора*

- **BERTScore:**
  - Precision: 0.8282 — Точность семантического сходства между сгенерированным и эталонным ответом.
  - Recall: 0.872 — Полнота семантического сходства.
  - F1: 0.8494 — Гармоническое среднее точности и полноты семантического сходства.
- **BLEU Score:** 0.0287 — Метрика точности совпадения n-грамм (1-4) между сгенерированным и эталонным текстом; низкие значения типичны для генеративных задач.
- **ROUGE Score (1-gram F-measure):** 0.1562 — Совпадение униграмм (отдельных слов) между сгенерированным и эталонным ответом.
- **ROUGE Score (L F-measure):** 0.1494 — Совпадение самых длинных общих подпоследовательностей слов.
- **Similarity Scores:** 0.9023 — Общая схожесть ответов, основанная на векторных представлениях.
- **CHRF Score:** 0.249 — Character-level F-score, измеряющий совпадение на уровне символов.
- **Non-LLM String Similarity:** 0.1074 — Строковая схожесть без использования языковых моделей (Levenshtein distance).

## *Анализ результатов*

### *Ретривер*

- Ретривер показывает хорошую производительность на топ-5 результатах (Hit@5 и Recall@5 около 89%), что указывает на эффективное извлечение релевантных чанков.
- MRR на уровне 0.4892 свидетельствует о среднем качестве ранжирования.

### *Генератор*

- BERTScore показывает высокие значения (F1 ~0.85), что говорит о хорошем семантическом сходстве сгенерированных ответов с эталонными.
- Высокий Similarity Score (0.9023) подтверждает хорошую релевантность ответов.

## Приложения

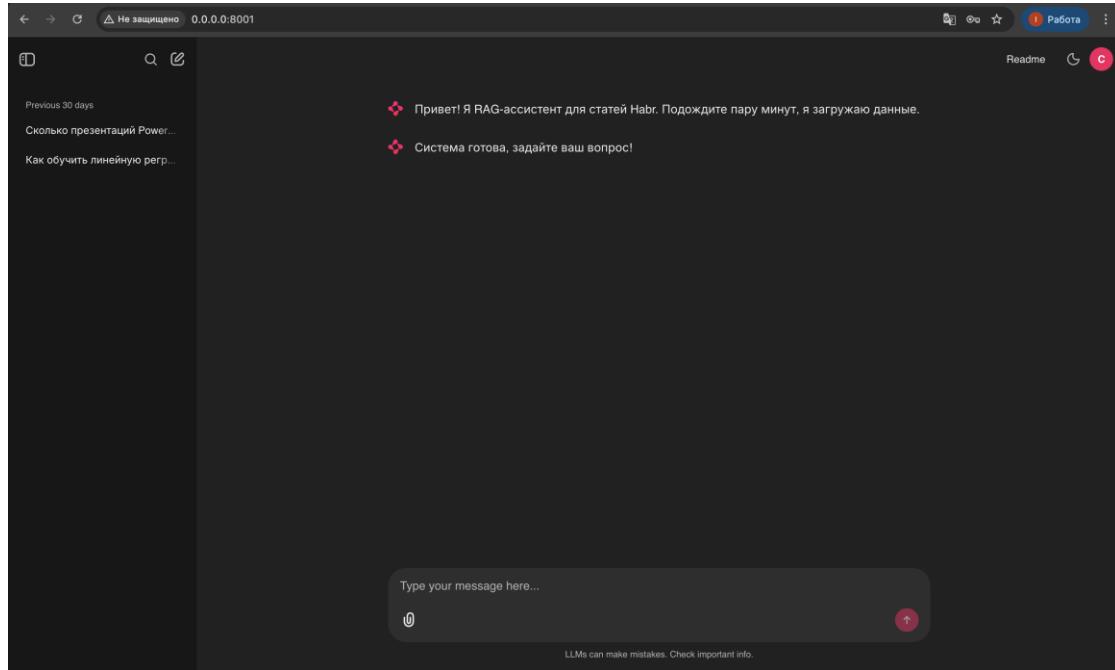


Рисунок 1. Диалоговое окно

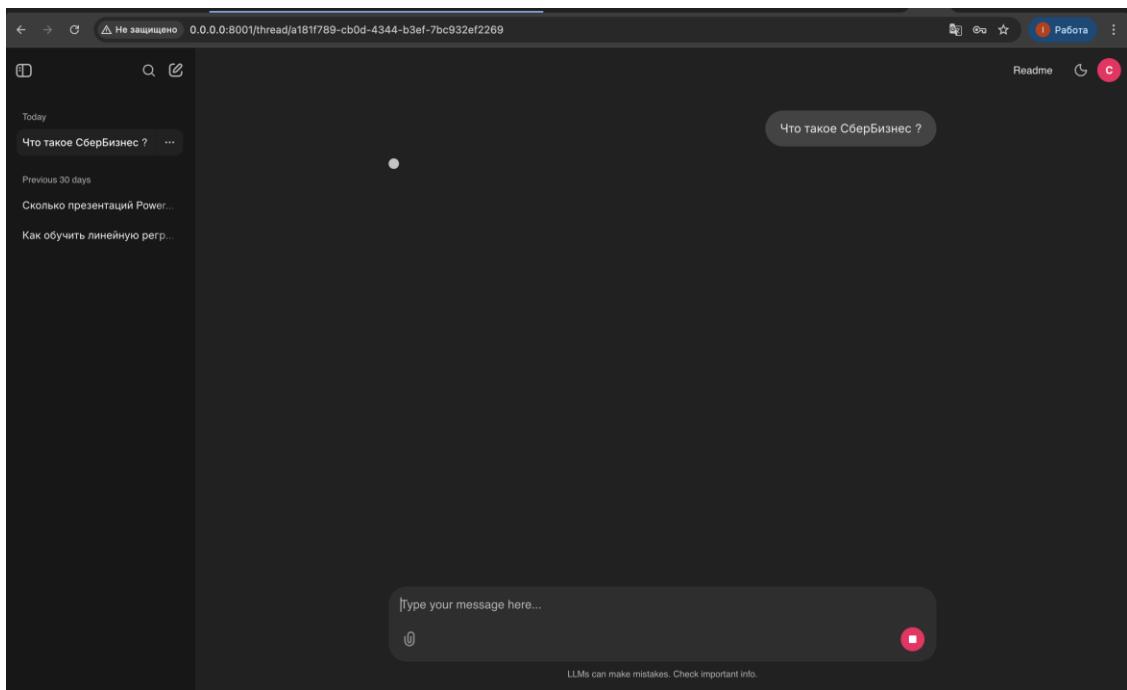


Рисунок 2. Постановка и отправка вопроса в RAG систему

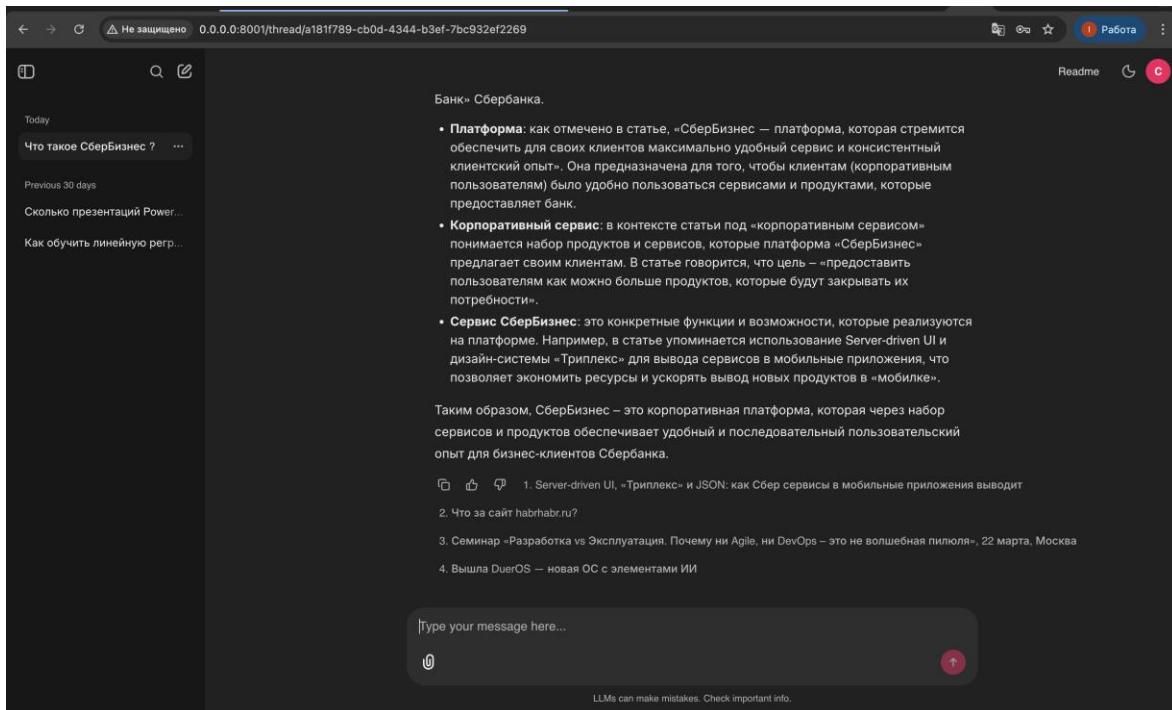


Рисунок 3. Ответ RAG системы на вопрос

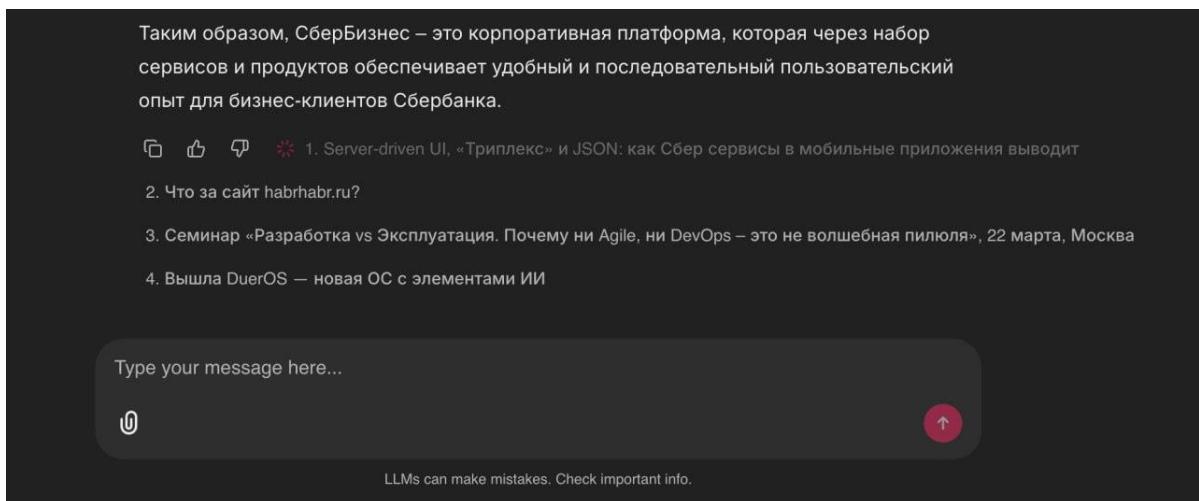
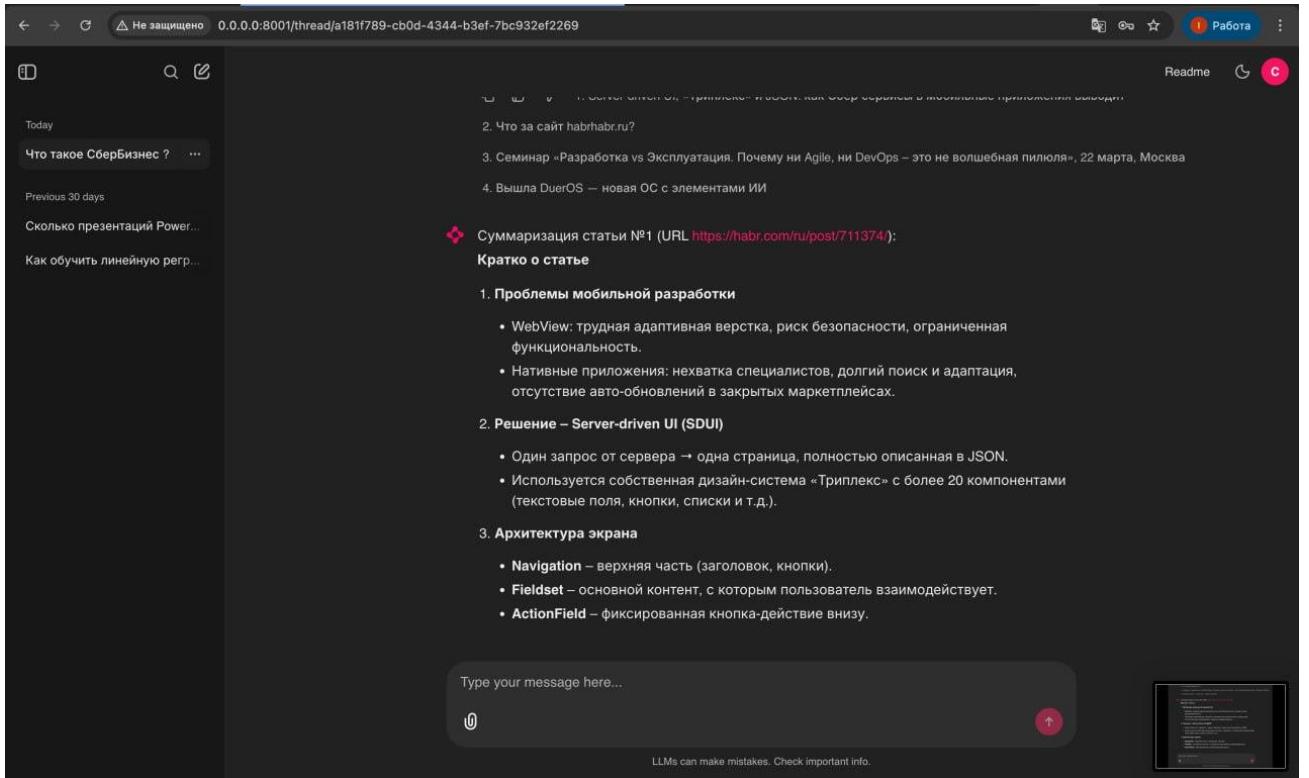


Рисунок 4. Кнопки получения суммаризации статей



**Рисунок 5. Саммири выбранной статьи**