Рекомендательная система для фильмов

с использованием Больших Языковых Моделей

Команда:

Матренок Семён Сергеевич Павар Юрий Александрович Малюшитский Кирилл Дмитриевич

Куратор:

Милоградский Александр Николаевич

Описание задачи

Основной фокус данной работы — использование Больших Языковых Моделей для построения рекомендательной системы для фильмов

"content based" подход

Система опирается в большей степени на специфику запроса пользователя, а не на множество понравившихся фильмов. Акцент делается на детальное понимание, что требуется конкретному пользователю.

• использование техники Retrieval Augmented Generation (RAG)

Использование RAG позволяет комбинировать достоверную информацию, полученную из базы знаний, с простым и интуитивным интерфейсом взаимодействия пользователя с LLM

• использование текстовых эмбеддингов кратких описаний фильмов

База знаний строится на основе векторной базы данных с использованием метрики близости текстовых эмбеддингов кратких описаний фильмов, что позволяет получать контекстную информацию о фильмах, релевантную для запроса пользователя

Описание данных

Данные состоят из 2 частей:

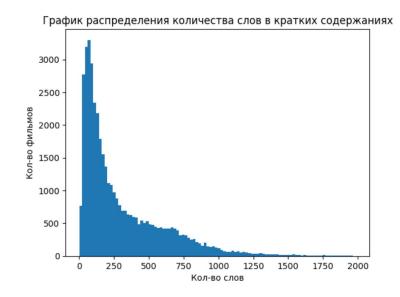
- 1. Основной датасет
 - Краткое описание сюжетов фильмов, полученных из англоязычной Википедии
 - Метаданные 81 741 фильмов, собранные из Freebase
 - Метаданные 450 669 персонажей фильмов

- 2. Пользовательские рейтинги фильмов
 - Метаданные 45 000 фильмов
 - Связка фильмов с рейтингами
 - 26 млн оценок от 270 000 пользователей для 45 000 фильмов

После объединения этих 2 частей удалось получить матрицу оценок от 269 773 пользователей по 18 730 фильмам

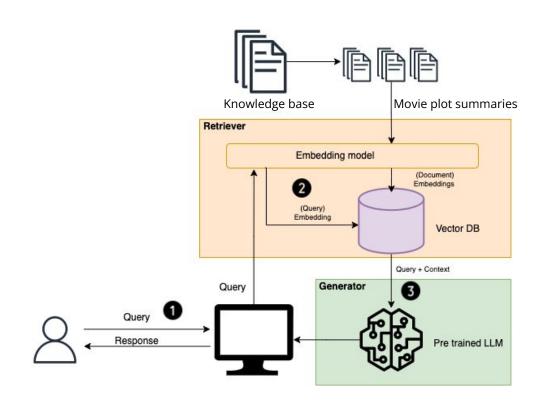
Подготовка данных

- 1. Очистка датасета от выбросов (возраст актеров, год выпуска, длительность фильма)
- 2. Проверка основного используемого признака (кратких описаний фильмов) на возможность использования со стандартными Языковыми Моделями с контекстным окном в 4к токенов



Длина текстовых описаний в основном не превосходит 1500 слов, что примерно соответствует 2000 токенов для лингвистической модели (соответствует длине контекста большинства LLMs)

Архитектура рекомендательной системы



Описание экспериментов

Выбор оптимальной комбинации LLM + Текстовые эмбединги

- Сборка RAG пайплайна и инференс необходимых моделей
- Тестирование различных **LLM** (выбор базовой модели, выбор файнтюна, выбор квантизации для инференса) и настройка гиперпараметров (см. подробное описание далее)
- Тестирование различных **текстовых эмбедингов** (выбор модели и настройка гиперпараметров) (см. подробное описание далее)
- Сборка пайплайна с выбранными LLM и текстовыми эмбедингами и финальная настройка гиперпараметров и усовершенствование промпта

Описание экспериментов

Схема оценки качества работы LLM в RAG пайплане:

- Инференс выбранной LLM
- Промпт инжиниринг: поиск оптимального формата представления мэтчей из векторной базы, различные техники для улучшения релевантности и надежности работы системы (Few-shot, CoT, Zero-CoT, rawinst, sysinst, ...)
- Подбор гиперпараметров (температура, top-p, top-k, typical-p, repetition penalty)
- Визуальная оценка качества работы модели и сравнение с другими моделями*

Исследованные модели:

- Базовые модели: Mistral-7b, Llama-2-7b/13b, Flan-t5-xl
- Инстракт файнтюны: Mistral-7B-Instruct-v0.1/v0.2, Llama-2-7b/13b-chat, zephyr-7b-alpha, neural-chat-7b-v3

^{*} Альтернативой визуальной оценке качества является использование gpt-4 для оценки, однако официально мы не можем использовать API OpenAI из России, и, к тому же, это не выглядит необходимостью

Описание экспериментов

Схема оценки качества работы текстовых эмбеддингов в RAG пайплане:

- Инференс выбранной LLM для получения текстовых эмбеддингов
- Промпт инжиниринг (для эмбеддниг-моделей, имеющих такой функционал)
- Подбор гиперпараметров (similarity_top_k, min_similarity)
- Визуальная оценка качества работы модели*

Исследованные модели:

Модели текстовых эмбеддингов: intfloat/multilingual-e5-large-instruct, BAAI/bge-large-en-v1.5,
BAAI/bge-base-en-v1.5, Ilmrails/ember-v1

^{*} Альтернативой визуальной оценке качества является использование gpt-4 для оценки, однако официально мы не можем использовать API OpenAI из России, и к тому же это не выглядит необходимостью

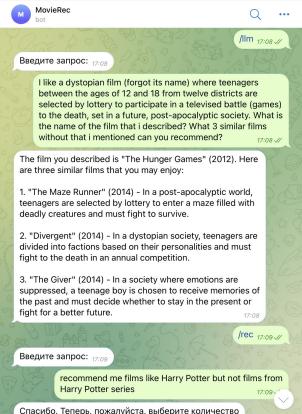
Описание итоговой модели

RAG система на основе LLM и векторной базы данных

- **LLM:** Zephyr 7B Alpha файнтюн версия модели Mistral 7B, дообученная с использованием DPO на UltraFeedback датасете
- Модель развернута в 4-битной квантизации
- **Текстовые эмбединги:** BAAI/bge-large-en-v1.5 BERT-like модель, предобученная с использованием RetroMAE дообученная с помощью contrastive learning
- Векторная база данных, встроенная в пакет LlamaIndex

Демонстрация работы системы





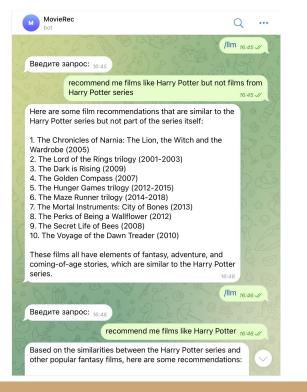


Демонстрация работы системы

Без использования LLM (запрос к векторной базе)



С использованием LLM



С использованием LLM (модель сама понимает, что интересны фильмы **не** из той же серии)



Описание сервиса и бота

Рекомендательная система

- Выдача N похожих фильмов по введенному описанию
- Выдача N похожих фильмов по набору описаний
- Получение рекомендаций в формате чат-бота с использованием LLM

Дополнительный функционал

- N самых кассовых фильмов
- Информация о фильме по введенному названию
- Информация об актере по ФИО

Результаты и планы

Уже сделано:

- Построена промежуточная система на основе Retrieval модуля
- Реализована итоговая архитектура на основе RAG пайплайна с Retrieval модулем и LLM
- Проведены тесты языковых моделей и среди них выбраны оптимальные
- Проведена работа по prompt engineering
- Проведено ручное тестирование корректности работы системы

Дальнейшие планы:

- Построение бейзлайн решения на основе ML моделей
- Сравнение промежуточной системы на основе Retrieval модуля с бейзлайн решением при помощи выбранных метрик (NDCG, precision, recall)
- Интеграция ML модели в content-based RAG пайплайн для совмещения преимуществ двух подходов (классического на основе ML модели и content-based на основе LLM)
- Эксперименты с различными гиперпараметрами и эвристиками для улучшения качества и релевантности контекста, получаемого из Retrieval модуля