

UrbanUmbra

Умный Городской Гид

Состав команды:









Петренко Валерия, Лилом Елизавета ML

Антонов Эдуард Анализ и подготовка данных

Лытов Дмитрий Фронтенд Екатерина Чуйко Бэкенд

Актуальность

Путешествия – это не просто перемещение из места в место, а увлекательное погружение в культуру и историю.

Создание рекомендательной системы на основе оценок туристических объектов поможет сделать посещение значимых мест в городах легкодоступным и увлекательным.



Даные

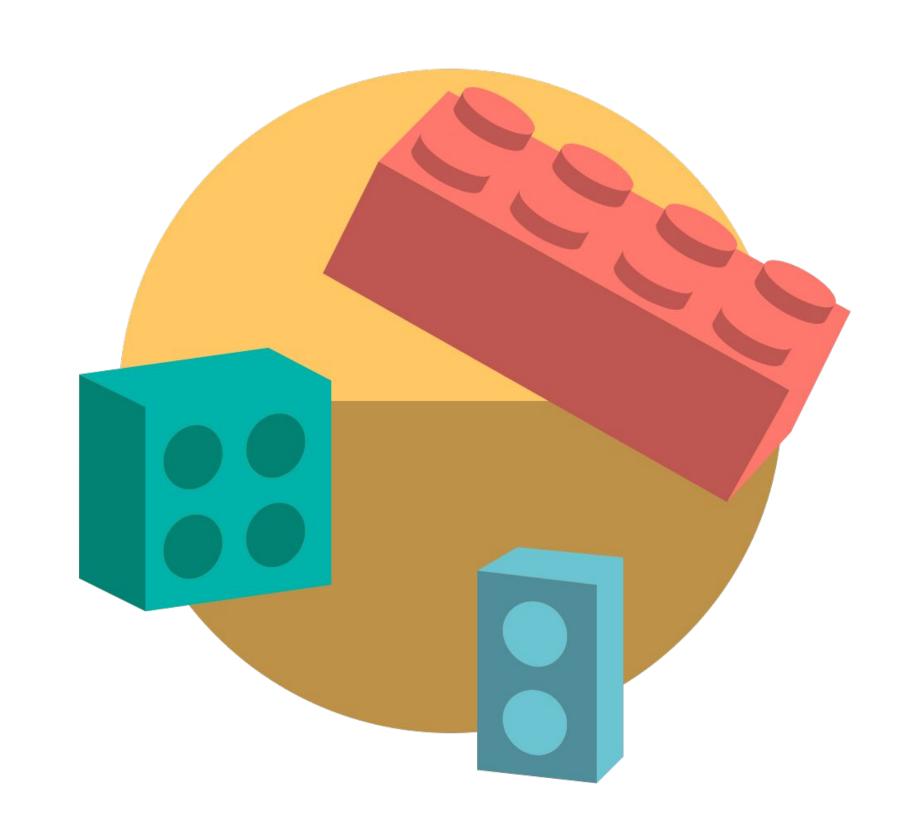
Выбранный нами датасет с платформы TripAdvisor содержит оценки и отзывы о местах в Южном Тироле, Италия. Эти данные помечены контекстными факторами: типом поездки, месяцем и годом.

Мы используем эти данные для персонализированных рекомендаций, учитывая предпочтения пользователей. Оценки и отзывы также позволяют нам анализировать места и предлагать информативные рекомендации.

Dataset Dataset

Этапы работы

- 1. Анализ существующих продуктов и создание общей концепции.
- 2. Поиск данных для датасета.
- 3. Обработка исходных данных для получения необходимых признаков.
- 4. Разработка технического решения на каждой из сторон.
- 5. Реализация



Анализ существующих решений

Мы изучили следующие сервисы, чтобы выявить тренд и потребность пользователей:

Имеют собственный сервис карт:

- Google Maps: предоставляет рекомендации по местам, ресторанам, магазинам и другим интересным местам на основе геолокации пользователя и истории его запросов.
- Яндекс Карты/Путешествия: предоставляют базовый набор рекомендаций, собранный заранее для некоторого набора городов.

Работают на основе других систем картографирования:

- **TripAdvisor**: использует ML для анализа и оценки отзывов и рейтингов, чтобы предлагать пользователям наиболее подходящие рекомендации на основе их предпочтений и истории поиска.
- Островок.ру: предоставляет сервис бронирования по поисковому запросу, на данный момент не имеет каких-либо систем для рекомендации на основе интересов пользователя

Описание модели

Данная рекомендательная система использует коллаборативную фильтрацию на основе матрицы взаимодействий пользователей и объектов. Коллаборативная фильтрация - это технология, которая позволяет прогнозировать предпочтения пользователя, сравнивая его интересы с интересами других пользователей ресурса. На основании этой информации пользователю рекомендуются объекты, которыми интересовалась аудитория ресурса, а конкретный пользователь - ещё нет.

Уже получилось:

ML	Бэкенд	Фронтенд
 Подготовка данных для построения рекомендаций Реализация коллаборативной фильтрации 	 Запрос в Yandex Maps за координатами по названию места Запрос в ChatGPT за кратким описанием для каждого из 	Предоставить пользователю выбор отеля Запрашивать рекомендуемые точки у сервера, опираясь на выбранный отель Отрисовывать полученные точки на яндекс карте При нажатии на точку выводить полученную от сервера информацию о ней Выполнить деплой фронта на github pages

Какие боли возникли:

ML	Бэкенд	Фронтенд
 Недостаточно признаков в исходных данных для генерирования осмысленных рекомендаций по содержанию Ресурсные ограничения для сбора информации о взаимодействии пользователя с объектами Проблема "холодного старта" для коллаборативной фильтрации 	 Yankees Maps не всегда отвечает точными координатами В бесплатной версии ChatGPT возможно делать не 3-х запросов* раз в 20 секунд 	 Запрос очень долго выполняется Нет дизайна и компетенций в дизайне

Что хотим выполнить дальше:

ML	Бэкенд	Фронтенд
 Рекомендации по контенту Индивидуальная настройка весов для рекомендаций Сбор и хранение истории взаимодействия пользователей и контента 	 Настроить GitHub actions для автоматического деплоя Создать «секретницу» для ключей API, чтобы не подкладывать на сервер руками 	• Декомпозировать API на несколько ручек, как миниум вынести запрос к GPT в другие, тк он занимает очень много времени, и подгружать их асинхронно

Демонстрация:

https://kontrosha.github.io/urban_umbra/

Спасибо за внимание!