

# Генерация плейлиста по выбранным трекам

Костров Вячеслав  
Ганыч Даниил  
Сараев Никита



# Описание задачи

## Алгоритм действий пользователя

**01**

Пользователь  
авторизуется с  
аккаунтом Spotify

**02**

Пользователь  
выбирает список  
своих треков для  
генерации плейлиста

**03**

Пользователю  
возвращается  
сгенерированный  
плейлист

**04**

Пользователю  
предлагается  
автоматически  
добавить плейлист к  
себе в аккаунт



# Состав команды

## Олег Шевченко

**Роль:** куратор

### Выполненные задачи:

- Ревью результатов работы команды.
- Помощь команде с выбором используемых подходов и технологий.

## Костров Вячеслав

**Роль:** разработчик

### Выполненные задачи:

- Создание и настройка репозитория.
- Реализация функционала для работы с данными.
- Реализация сервиса.

## Ганыч Даниил

**Роль:** разработчик

### Выполненные задачи:

- Реализация загрузчика треков в MP3.
- Реализация функционала для работы с моделью.
- Реализация финальной версии бейзлайна.

## Сараев Никита

**Роль:** разработчик

### Выполненные задачи:

- Реализация парсера меты Spotify.
- Выбор и реализация метрик.
- Реализация фронтенд интерфейса.

# Командный workflow

- Репозиторий (remote): **GitHub**.
- Менеджер зависимостей: **Poetry**.
- Виртуальные окружения: **Poetry & conda**.
- Качество кода: **ruff & pre-commit**.
- CI проверки: **GitHub Actions**.

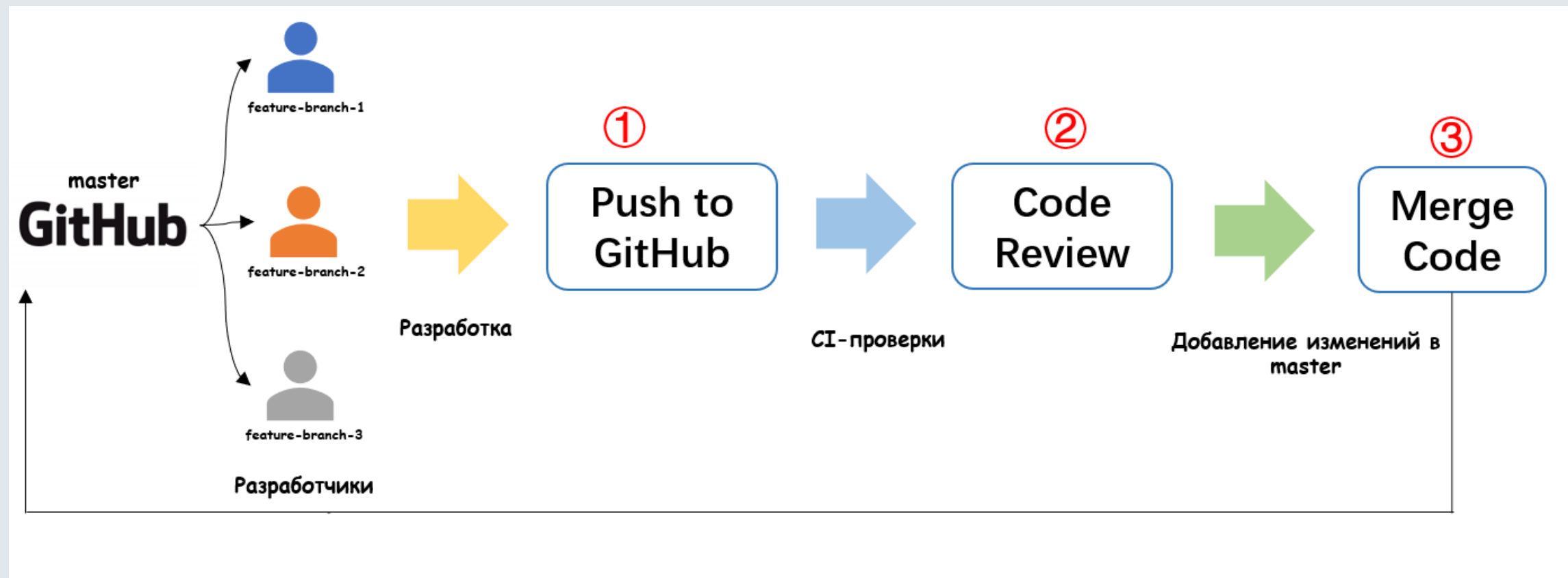


Рисунок 1. Git-flow

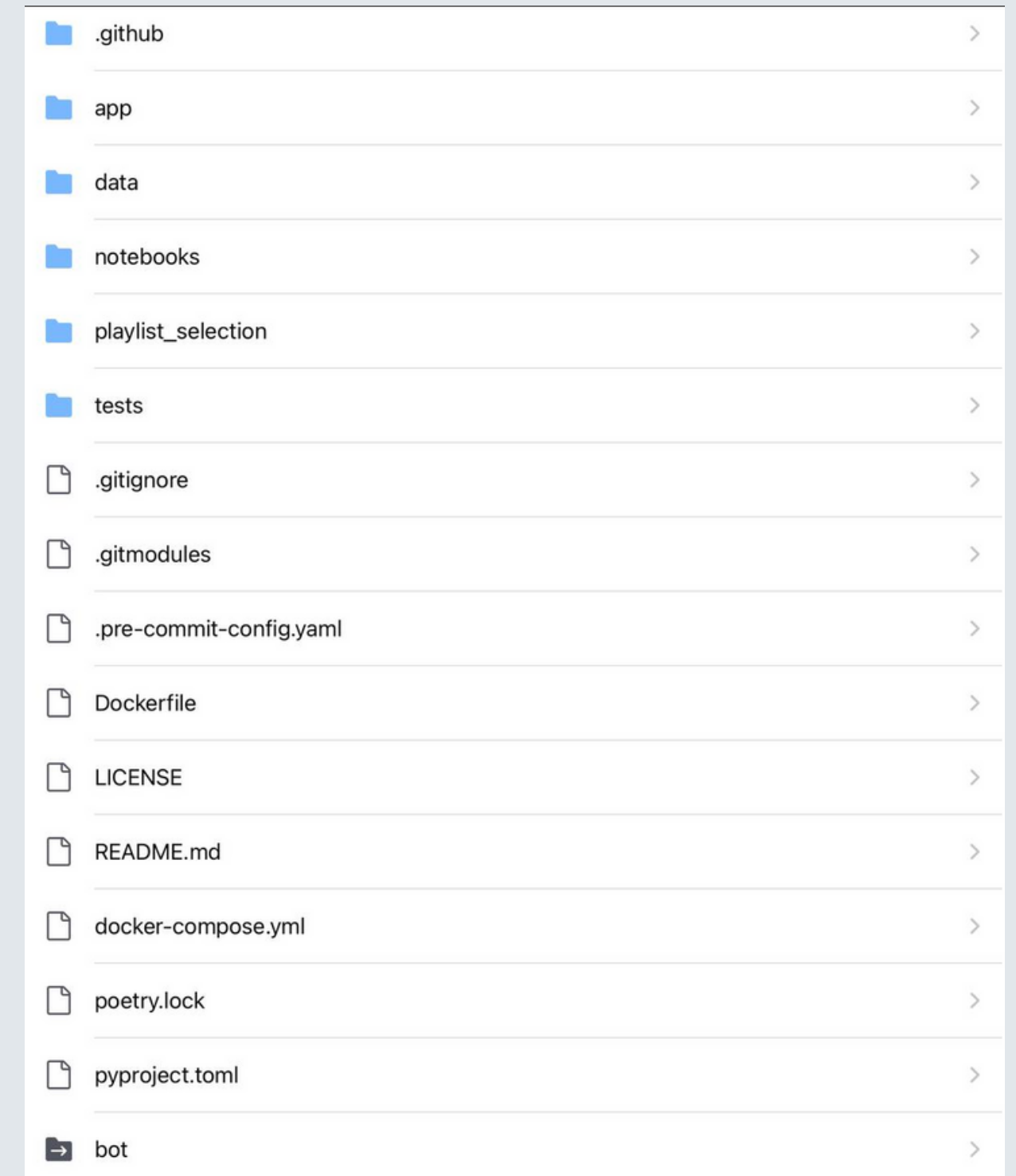
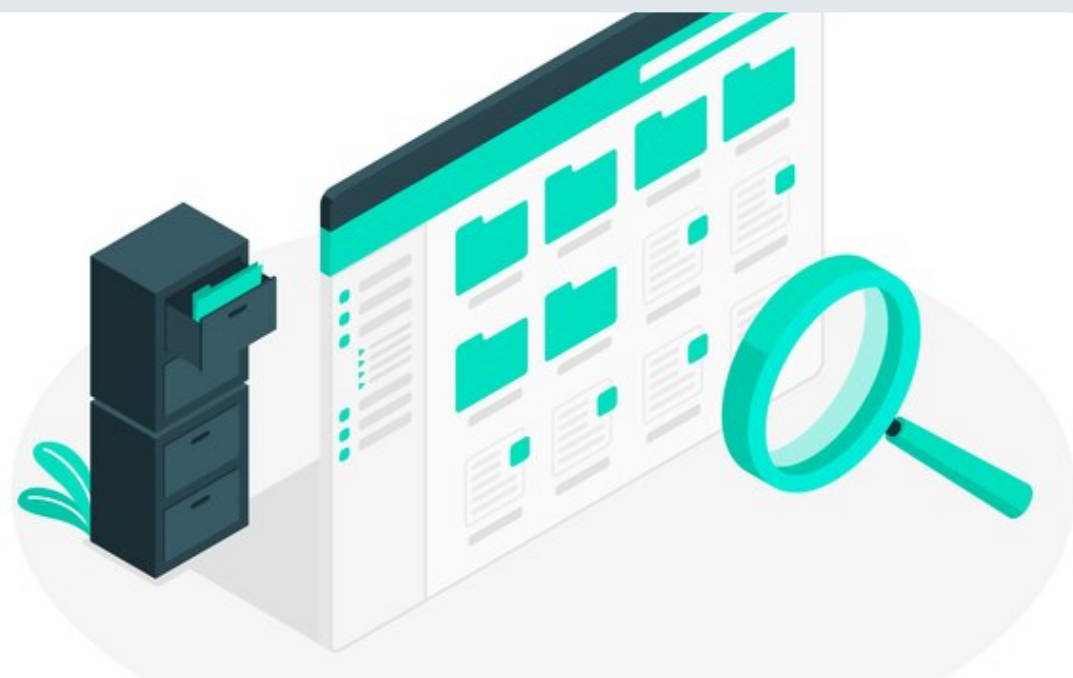


Рисунок 2. Структура репозитория

# Описание данных

## Мета Spotify

В данный момент основным источником признаков является мета информация о треках, собранная из Spotify API и в дальнейшем обработанная для извлечения дополнительных признаков.



## Собранные признаки:

- Базовая информация о треках (исполнитель, альбом, год выпуска и тд).
- Дополнительное признаковое описание Spotify: популярность, громкость, «танцевальность», «энергия» и др.
- Собранные после постобработки: количество и средняя длительность сегментов/секций/битов.
- MP3 дорожка трека.

# Хранение данных

Все данные хранятся на Yandex S3.

Данные лежат в формате `tracks/<genre>/<artist_track>/{mp3, meta}`

Storage / ... / tracks / pop / Outta\_Control\_-\_Remix50\_Cent

Обработ

Имя

Размер

Класс хранилища

Последнее изменение

...

audio.mp3	1.45 МБ	Стандартное	01.11.2023, в 19:17	...
meta.json	1.24 КБ	Стандартное	29.11.2023, в 00:32	...

Рисунок 3. Хранение данных в S3

# Валидация данных

Валидация данных осуществляется при помощи pydantic models. Реализованы модели для базовой информации о треке (исполнитель, альбом и т.д), а так же дополнительная вложенная модель для более подробных аудио признаков Spotify.

```
65
66  ✓ class TrackMeta(BaseModel):
67      """Track meta info."""
68
69      album_name: str | None = Field(default=None, repr=True)
70      album_id: str | None = Field(default=None, repr=False)
71      album_release_date: str | None = Field(default=None, pattern=r'\d{4}-\d{2}-\d{2}', repr=False)
72      artist_name: list[str] = Field(default_factory=list, repr=True)
73      artist_id: list[str] = Field(default_factory=list, repr=False)
74      track_id: str = Field(default="unknown", repr=False)
75      track_name: str = Field(default="unknown", repr=True)
76      # TODO: Подумать как будем собирать жанры, в Spotify есть только для альбомов и очень не для всех
77      genres: list[str] = Field(default_factory=lambda : ["unknown"], repr=True)
78      track_details: TrackDetails = Field(default_factory=TrackDetails, repr=False)
```

Рисунок 4. Pydantic модель для мета-информации трека



# Валидация собранных признаков

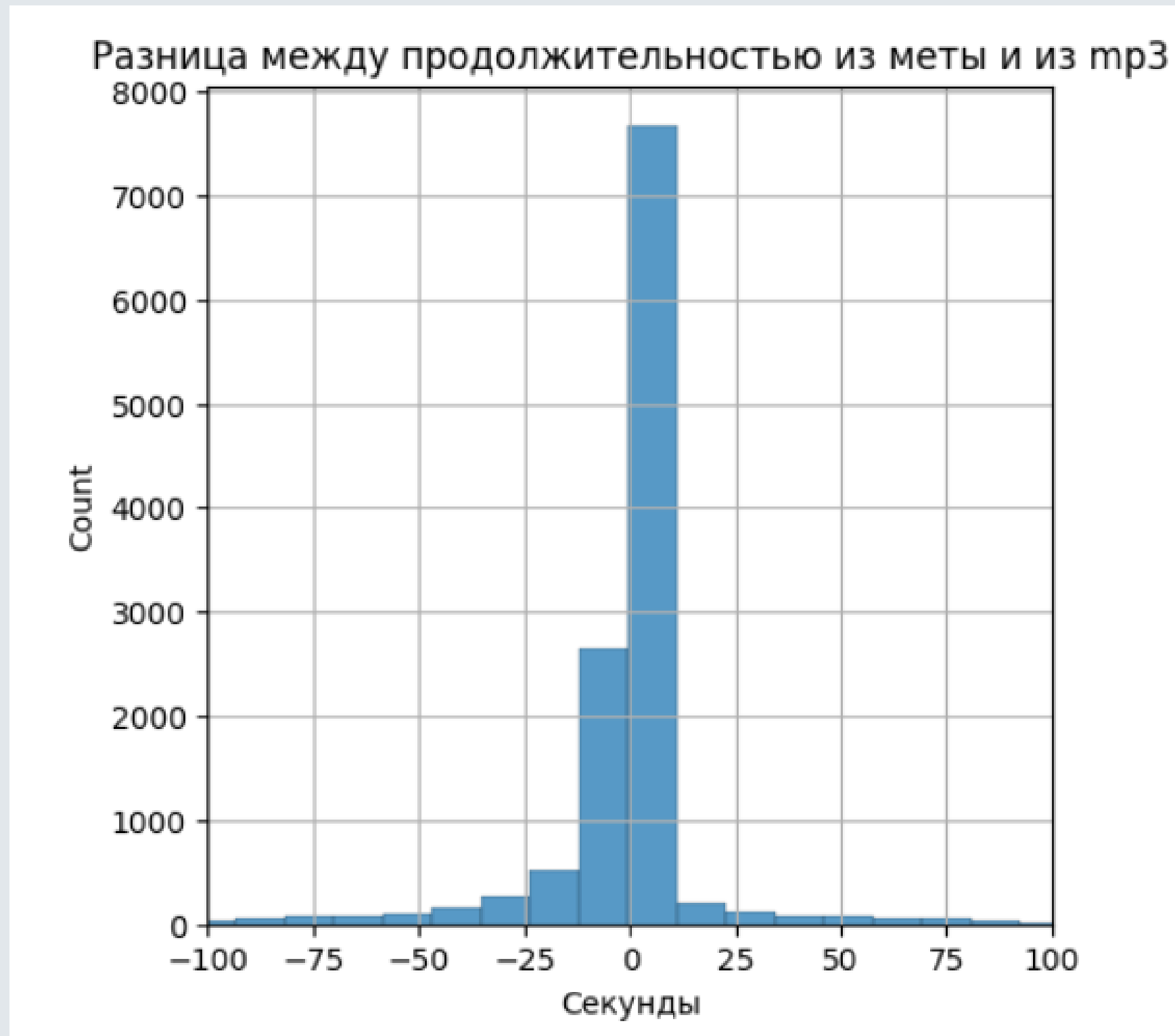


Рисунок 5. Разница продолжительности

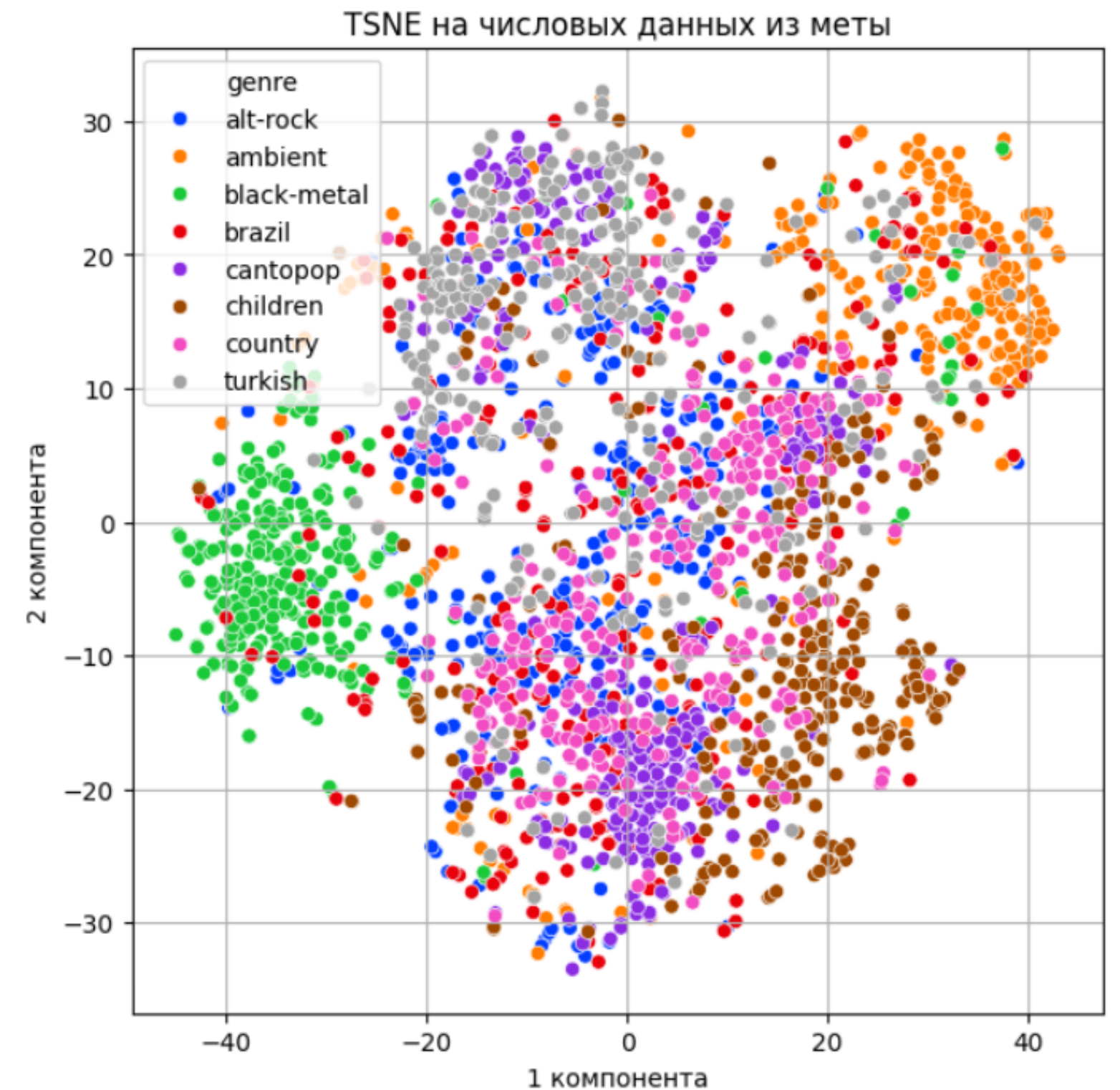


Рисунок 6. TSNE для числовых признаков



# Распределение по жанру

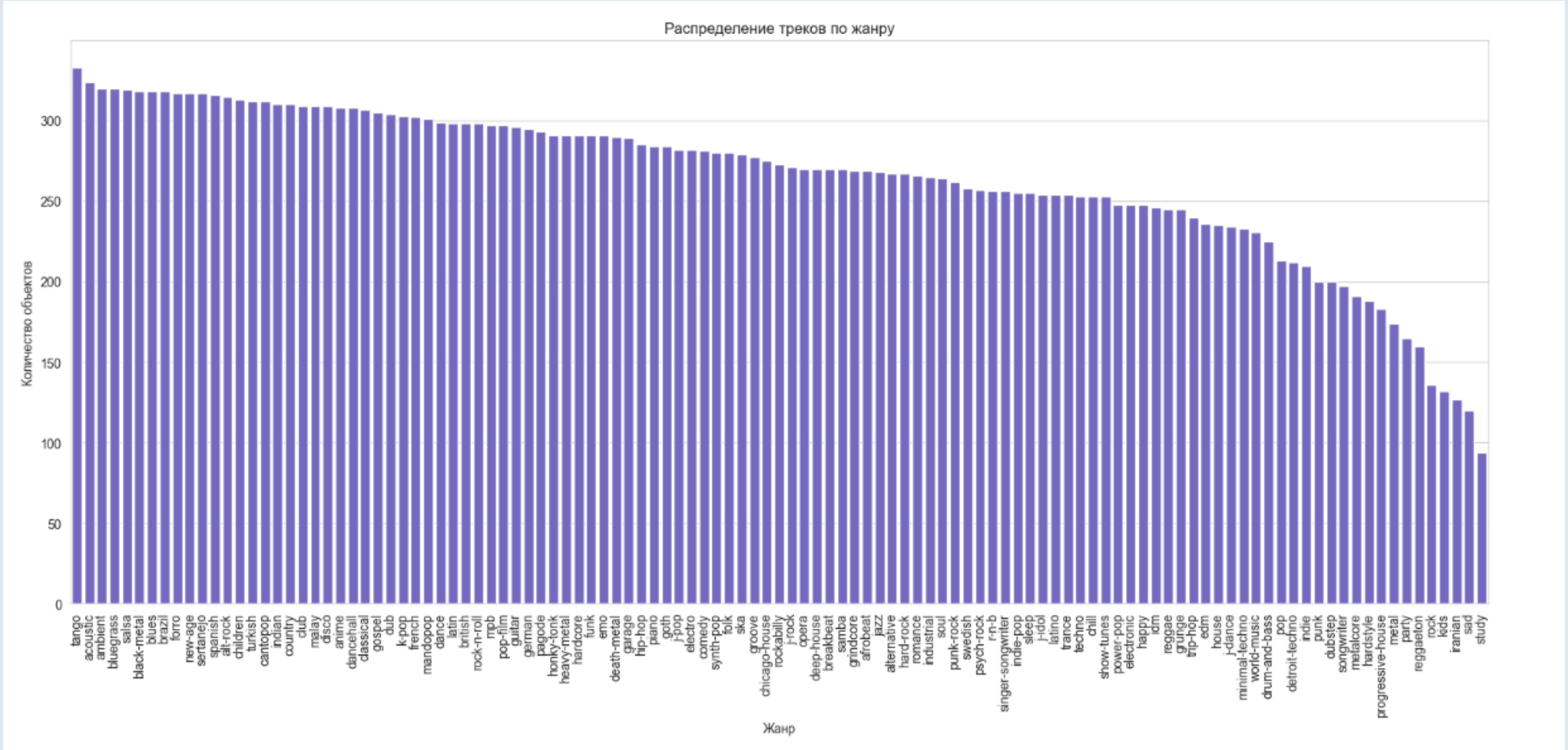


Рисунок 7. Распределение треков по жанрам

# Распределение по году выпуска

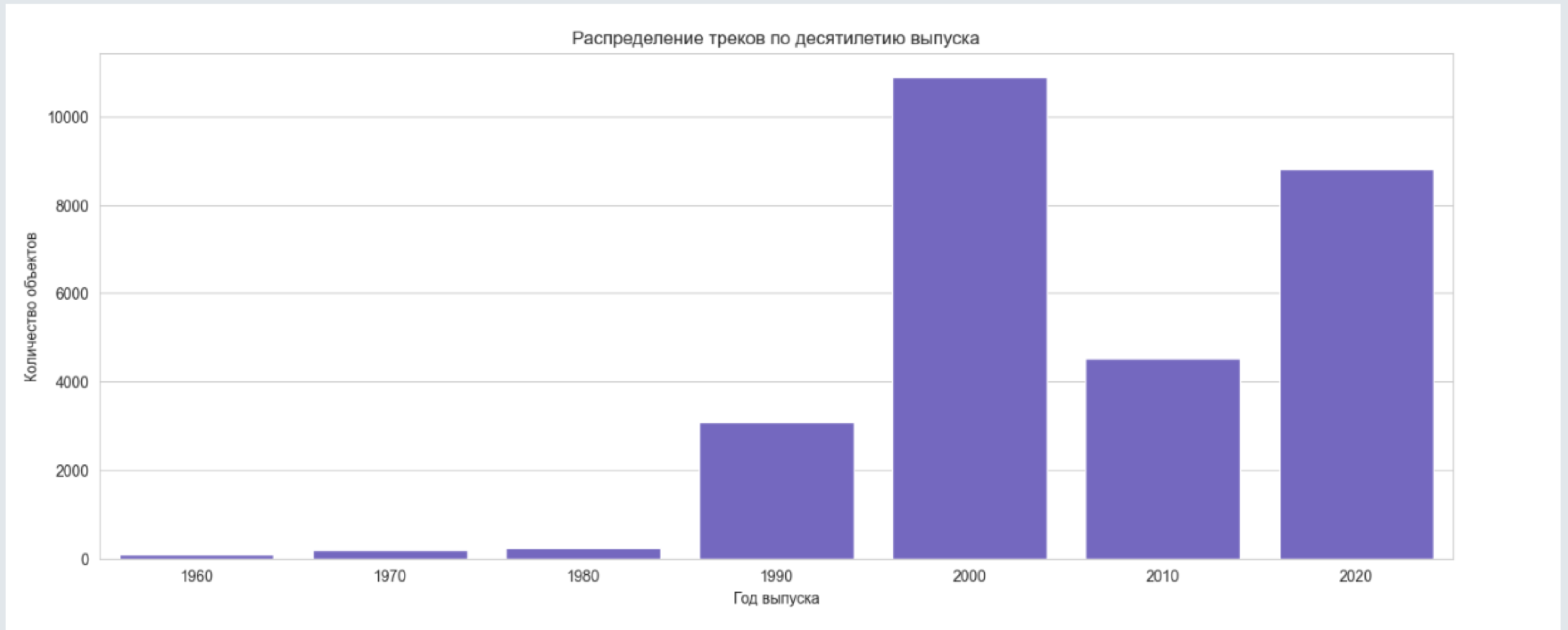


Рисунок 8. Распределение треков по году выпуска

# Распределение по длительности

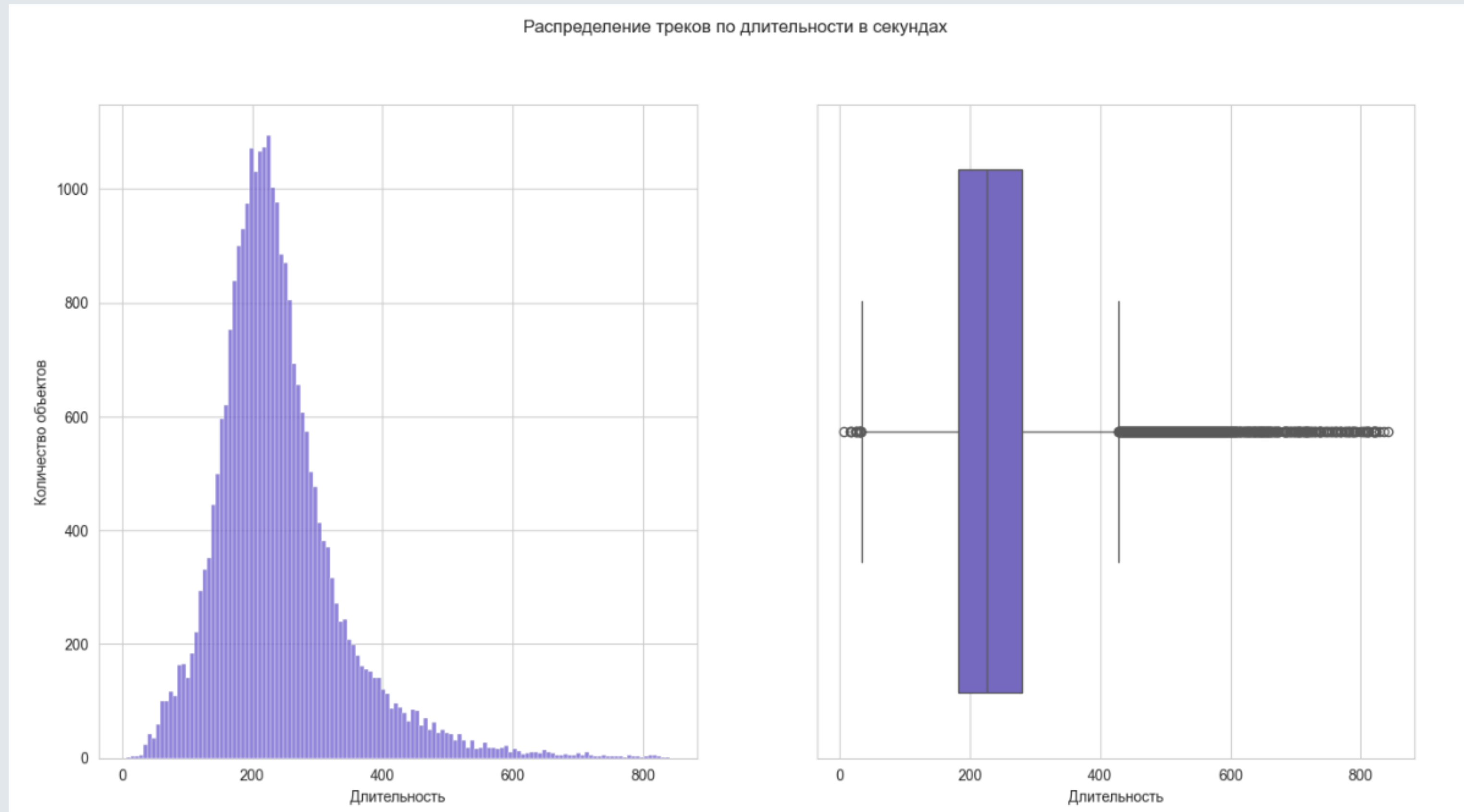


Рисунок 9. Распределение треков по длительности

# Распределение аудио-фичей

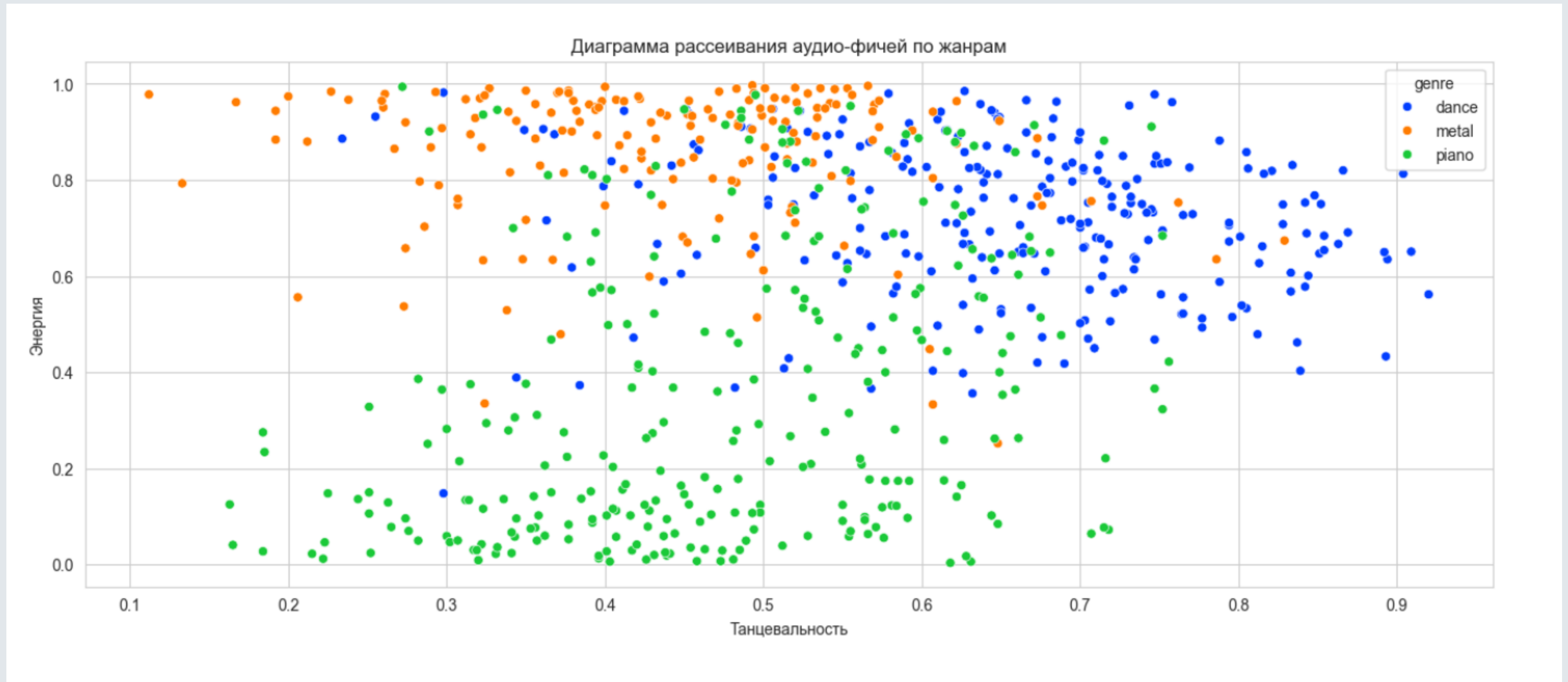


Рисунок 10. Диаграмма рассеивания для “энергии” и “танцевальности”

# Описание метрик

Название метрики	Описание
CorrectGenreShare	Доля правильно угаданных жанров
CorrectAlbumShare	Доля правильно угаданных альбомов
CorrectArtistShare	Доля объектов, где угадан хотя бы один исполнитель
YearMeanDiff	Средняя разница в годе релиза
SoundParametersDiff	L2 норма для относительной разницы параметров звука

# Описание модели

## Пайплайн предобработки

Из всех признаков оставляются аудио-признаки Spotify, жанр и год выпуска трека.

### **Обработка категориальных признаков:**

1. Используется OneHotEncoding

### **Обработка числовых признаков:**

1. NaN значения заменяются средним
2. Признаки нормируются на среднее и дисперсию

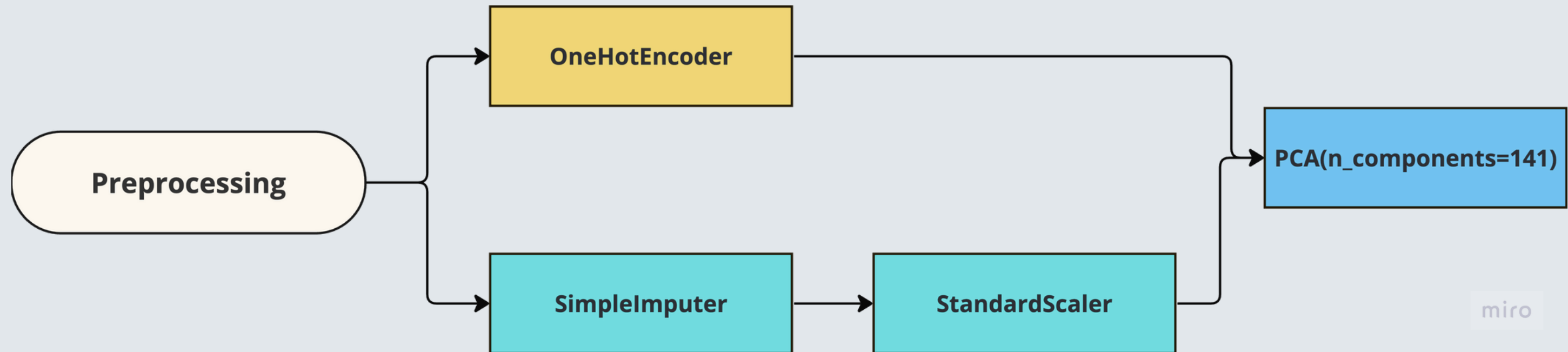
Далее для полученных признаков применяется PCA, оставляя 141 признак.

## Реализация модели

Как модель используется sklearn реализация поиска ближайших соседей с манхэттенской метрикой. В данный момент для каждого трека возвращается 3 соседа.

# Описание модели

## Пайплайн предобработки



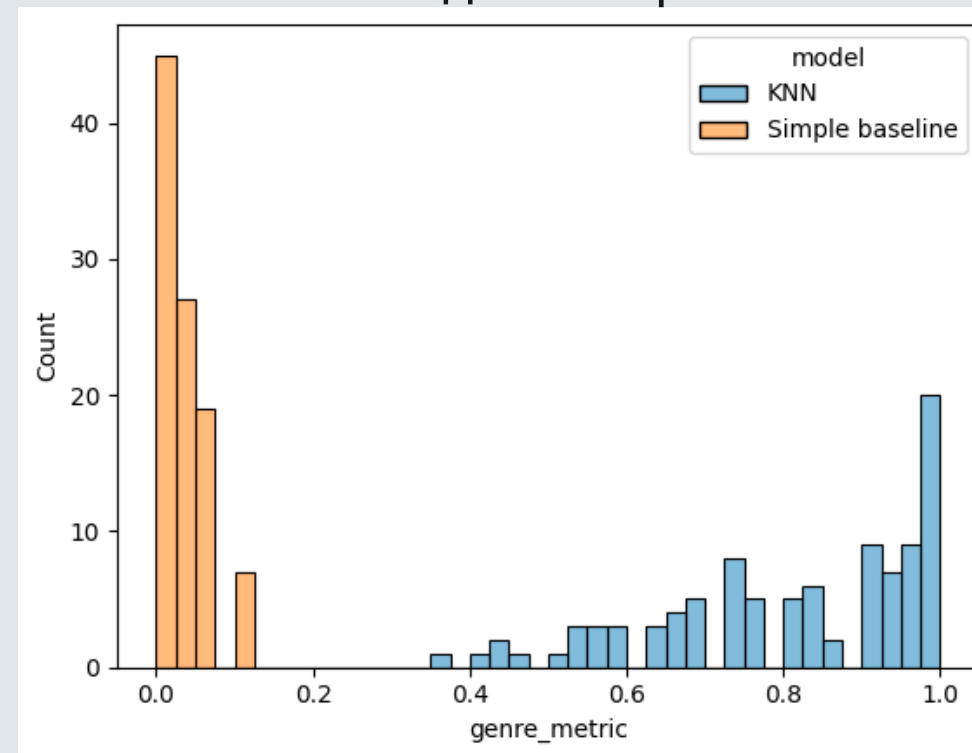
## Реализация модели



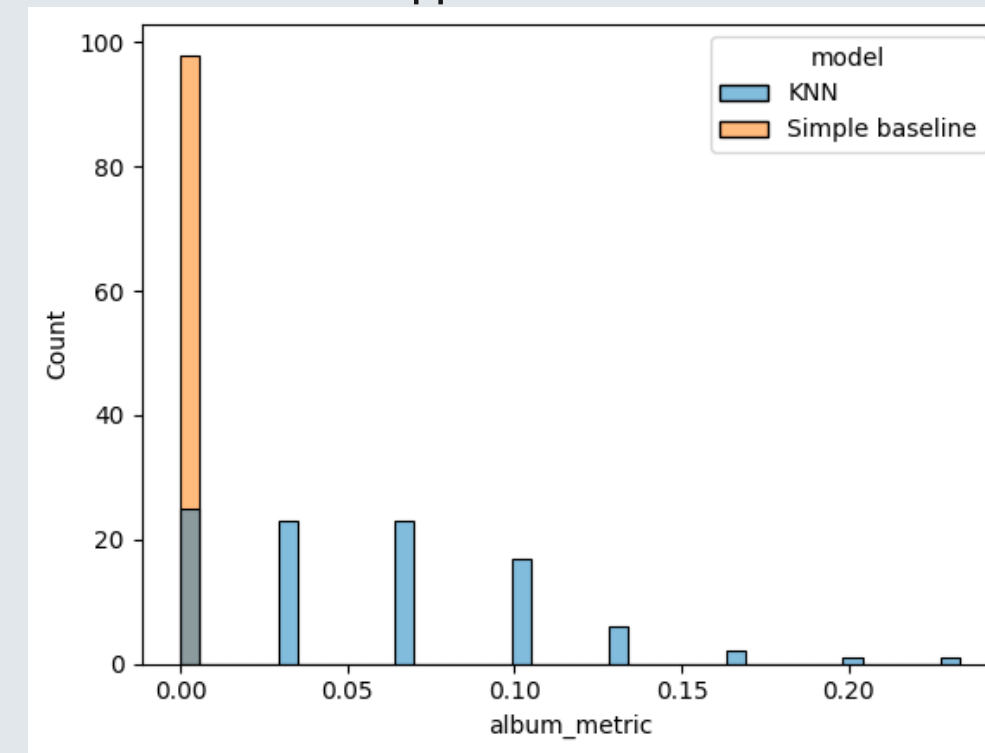


# Метрики (KNN vs Random)

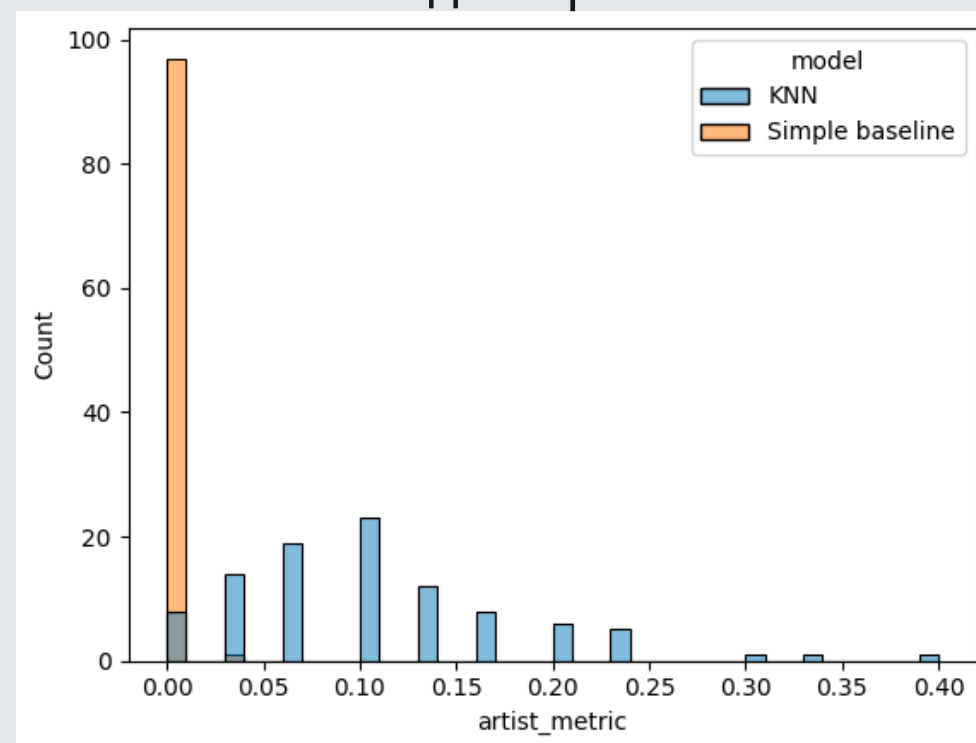
Угадан жанр



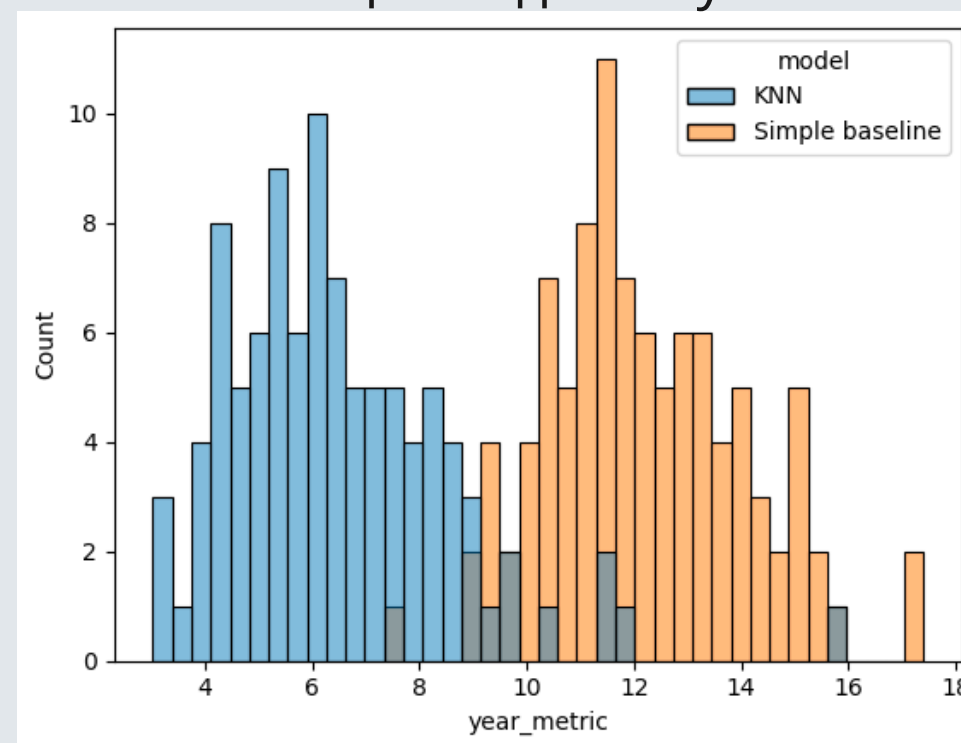
Угадан альбом



Угадан артист



Разница в годе выпуска



L2 норма разницы параметров звука

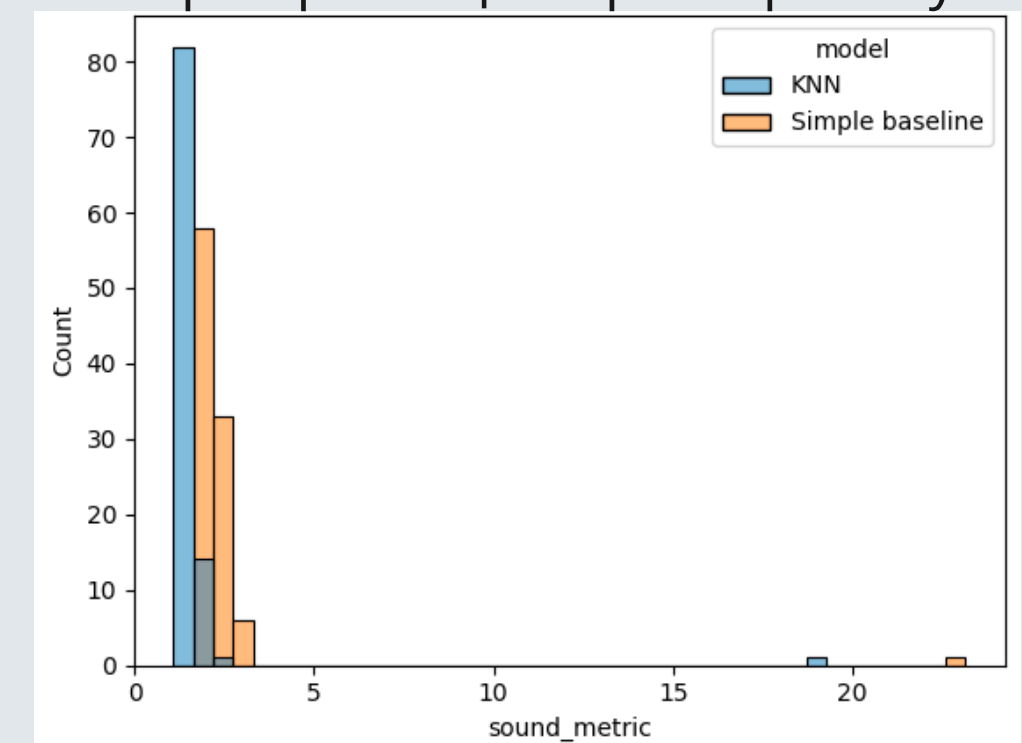


Рисунок 11. Сравнение метрик KNN и случайной рекомендации

# Метрики (KNN vs Genre tracks)

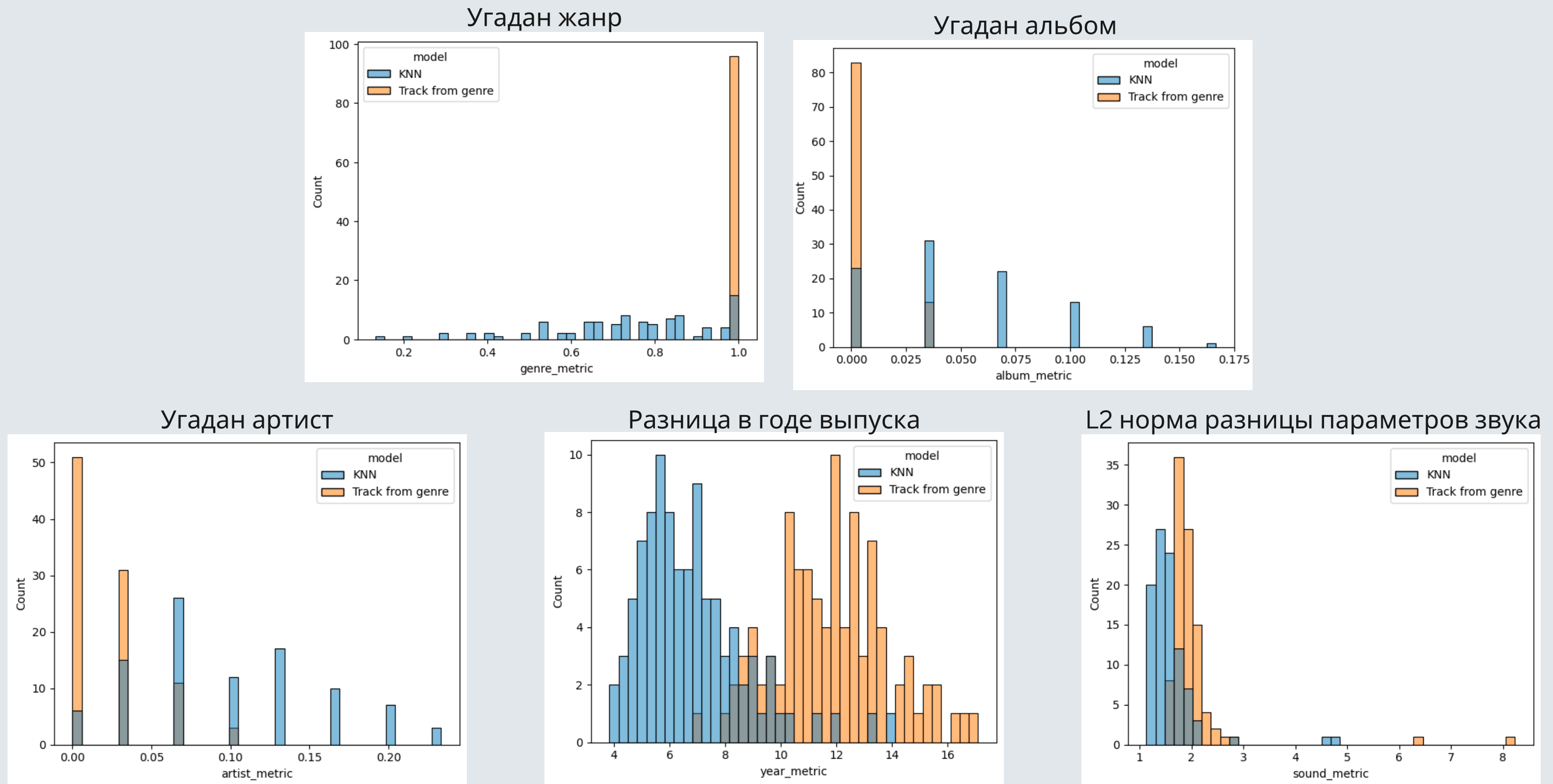


Рисунок 12. Сравнение метрик KNN и рекомендации по жанру

# Описание сервиса

## Принцип работы

Для получения информации о треках пользователя требуется Spotify токен, который хранится в БД сервиса.

Для конкретного пользователя ключ к БД хранится в cookie.

При поступлении запроса на генерацию:

1. Подтягивается модель из S3
2. С помощью парсера собирается информации о входных треках
3. Происходит инференс и передача треков на фронтенд пользователю

## Используемые технологии

FastAPI - реализация сервиса

Redis - встроенная БД

Jinja - интеграция фронтенда

Yandex S3 - хранение модели и данных



# Авторизация (OAuth)

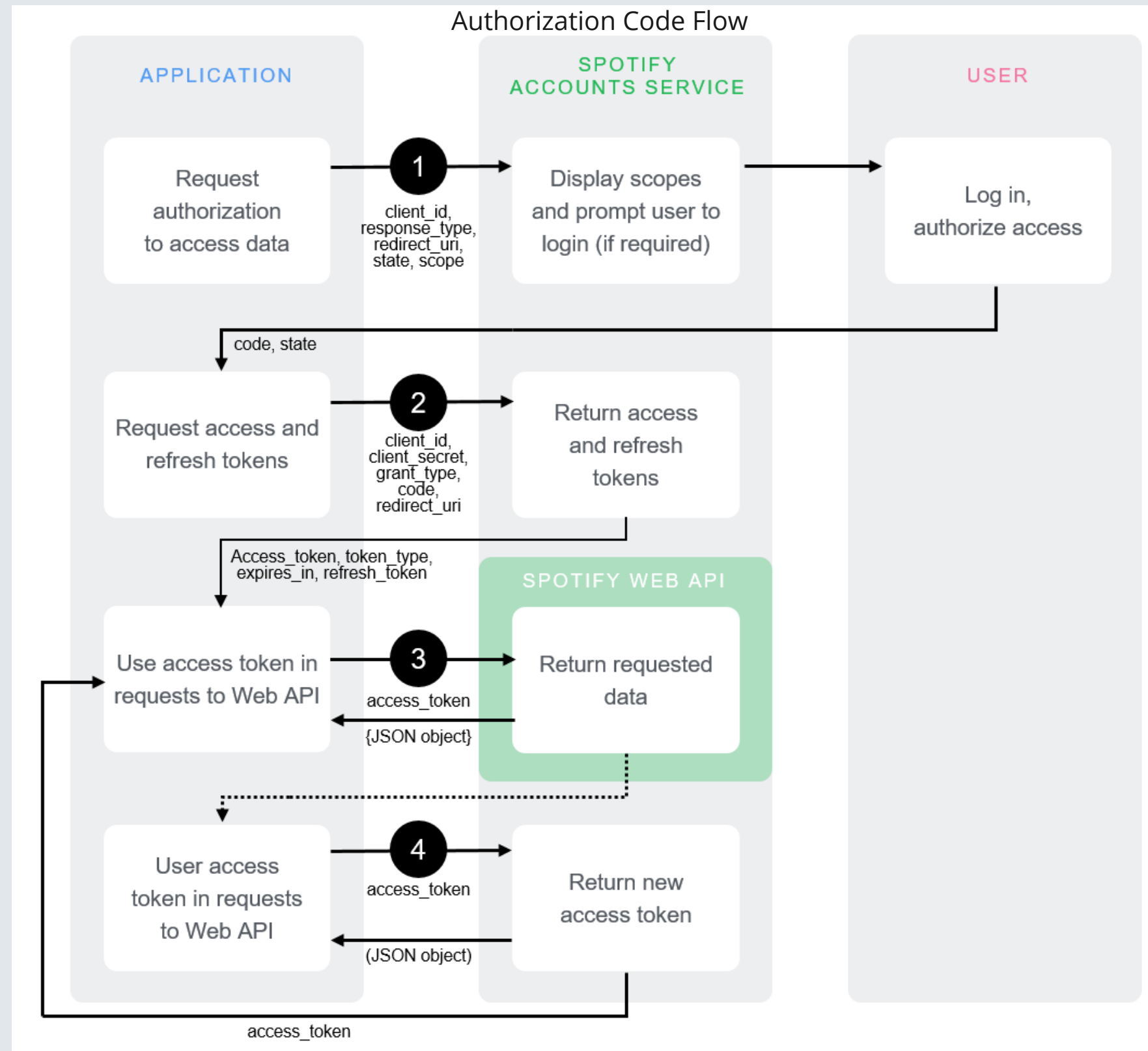


Рисунок 13. Схема авторизации

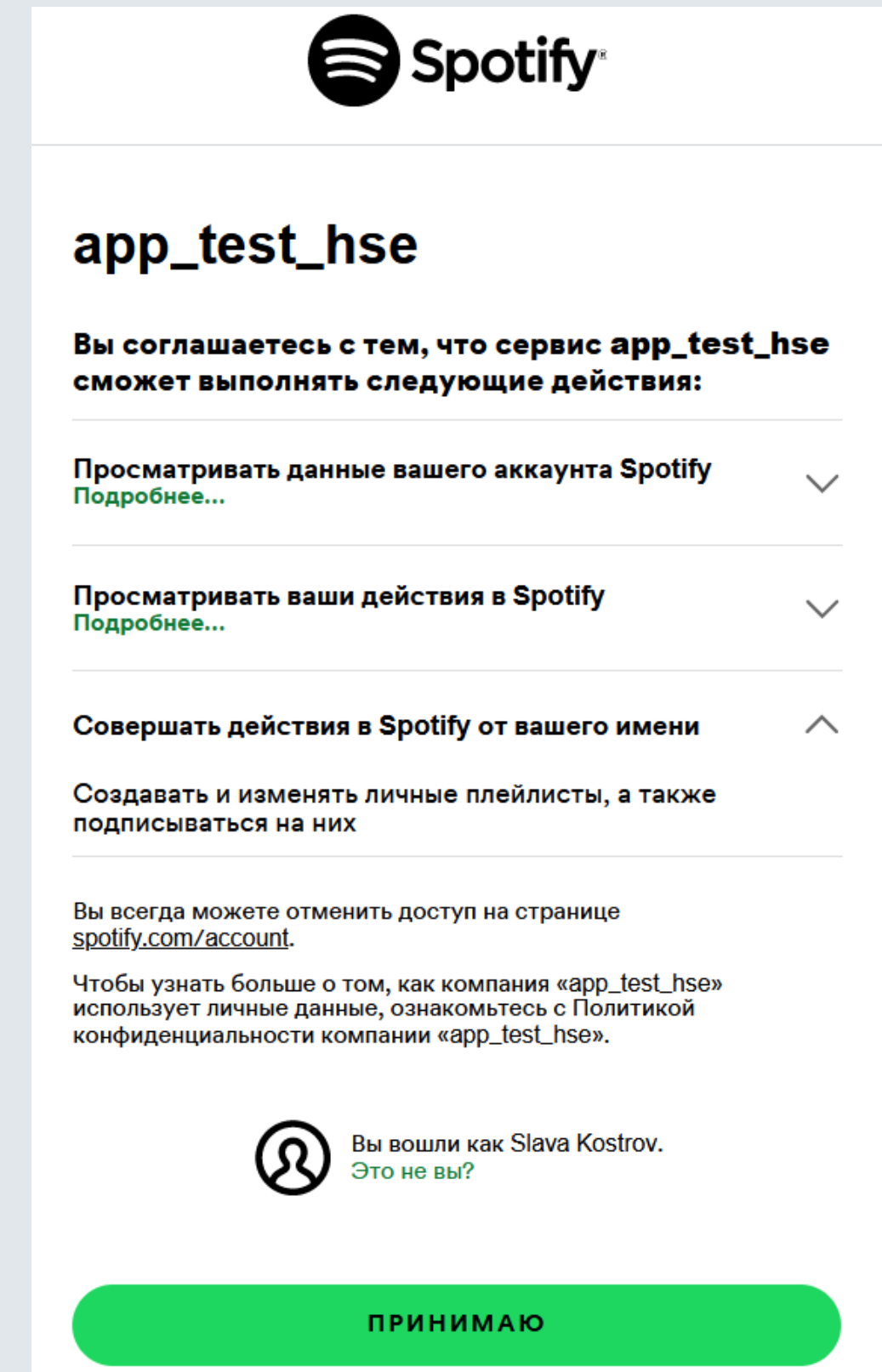


Рисунок 14. Пример авторизации

# Архитектура сервиса

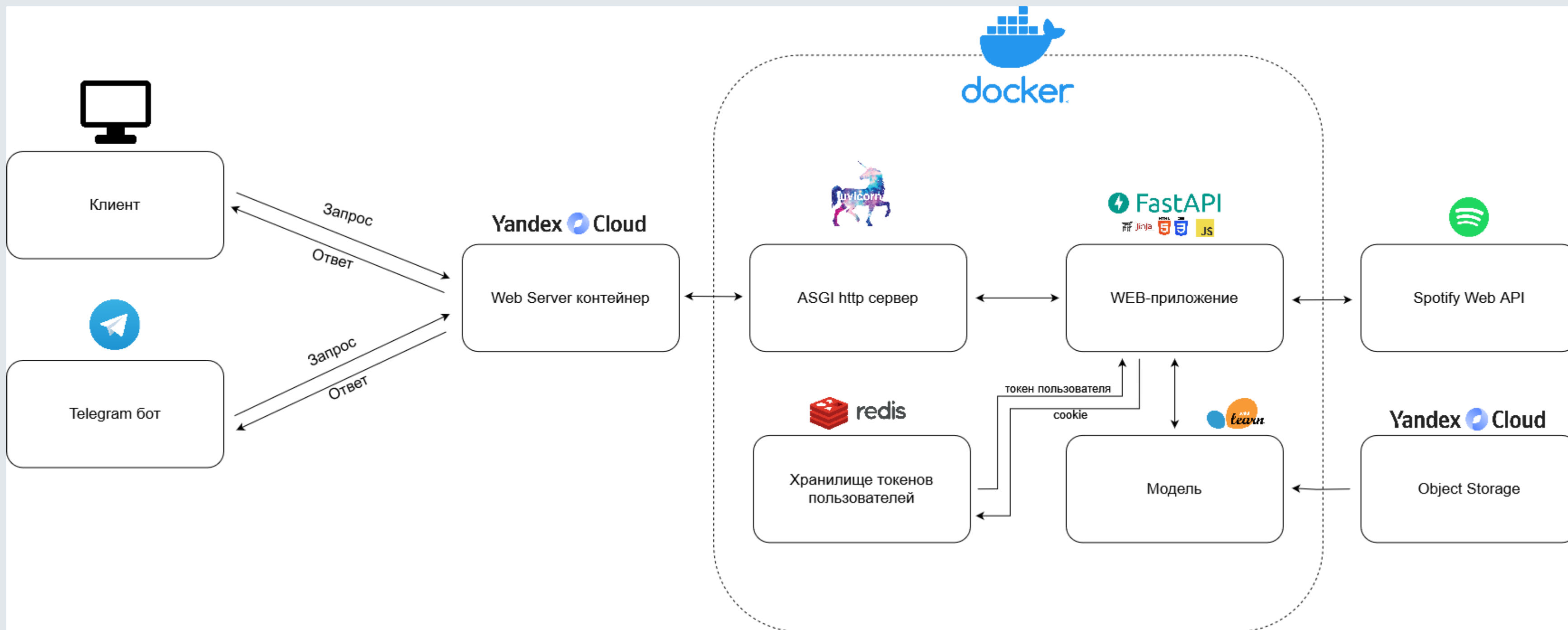
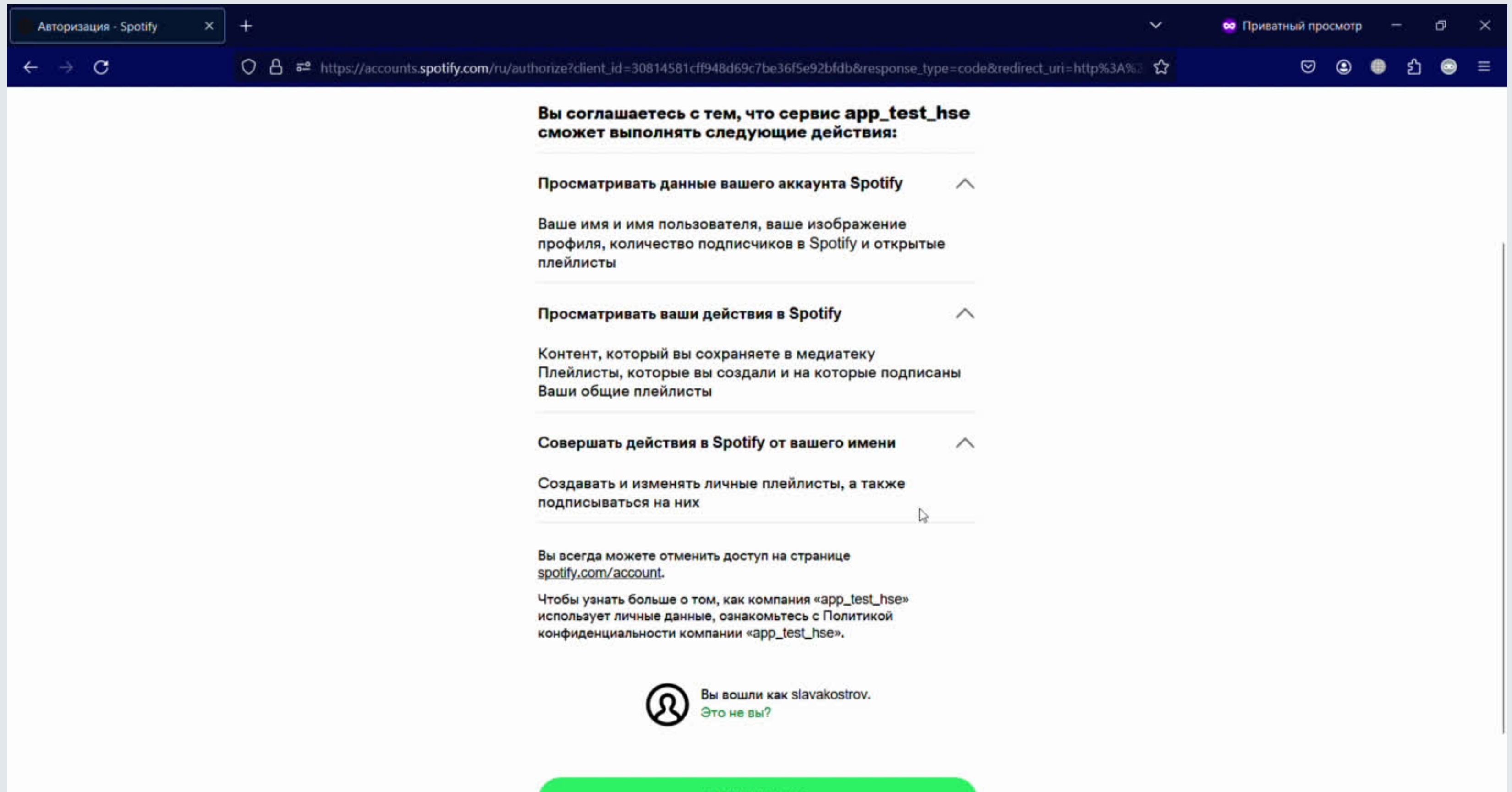


Рисунок 15. Архитектурная схема

# Пример работы





# Telegram бот

## Основные функции:

**/predict** <artist - track\_name> -  
предсказывает треки по  
указанному треку или списку

**/describe** <artist - track\_name> -  
получить информацию о треке

@playlist\_selection\_bot

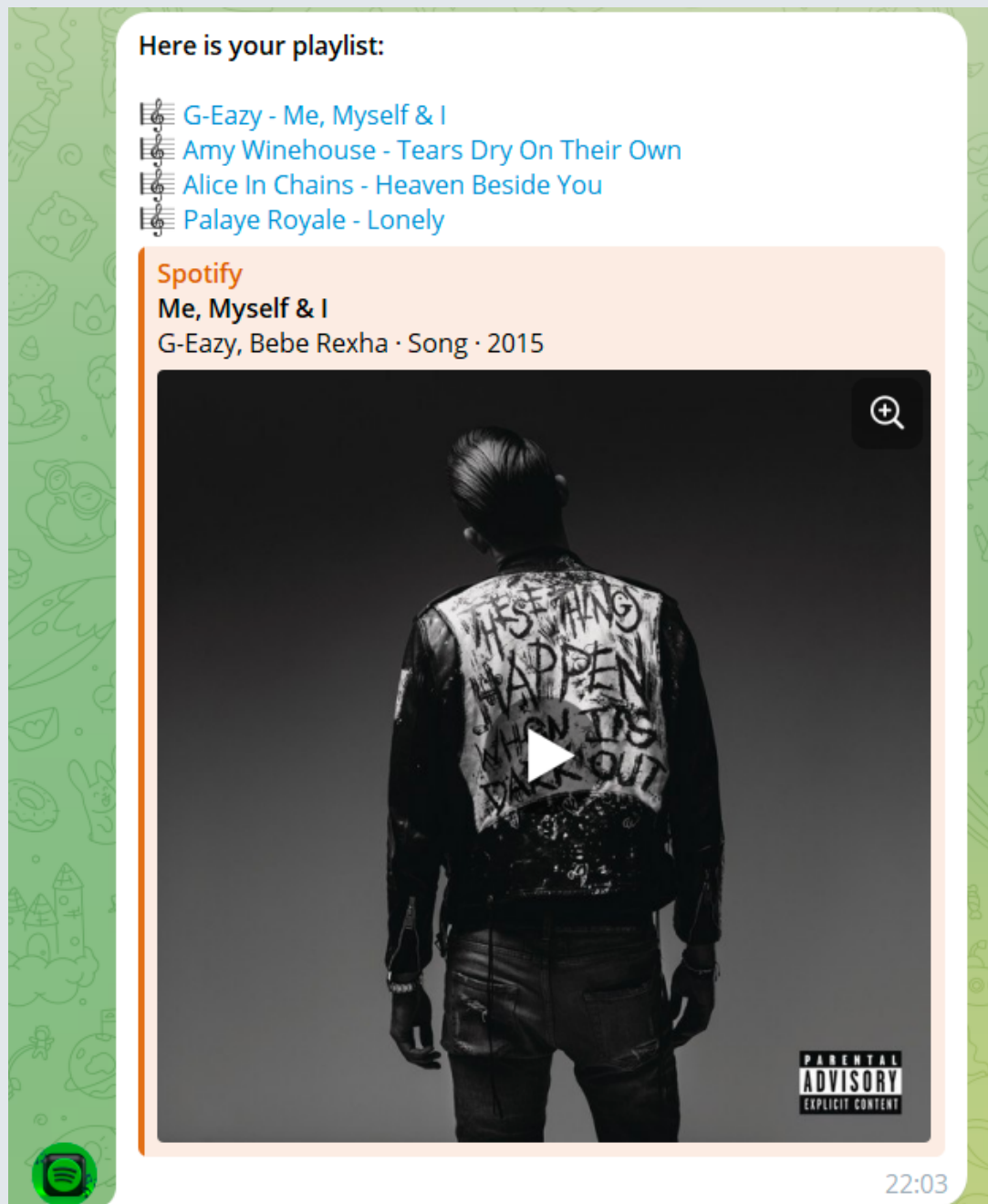
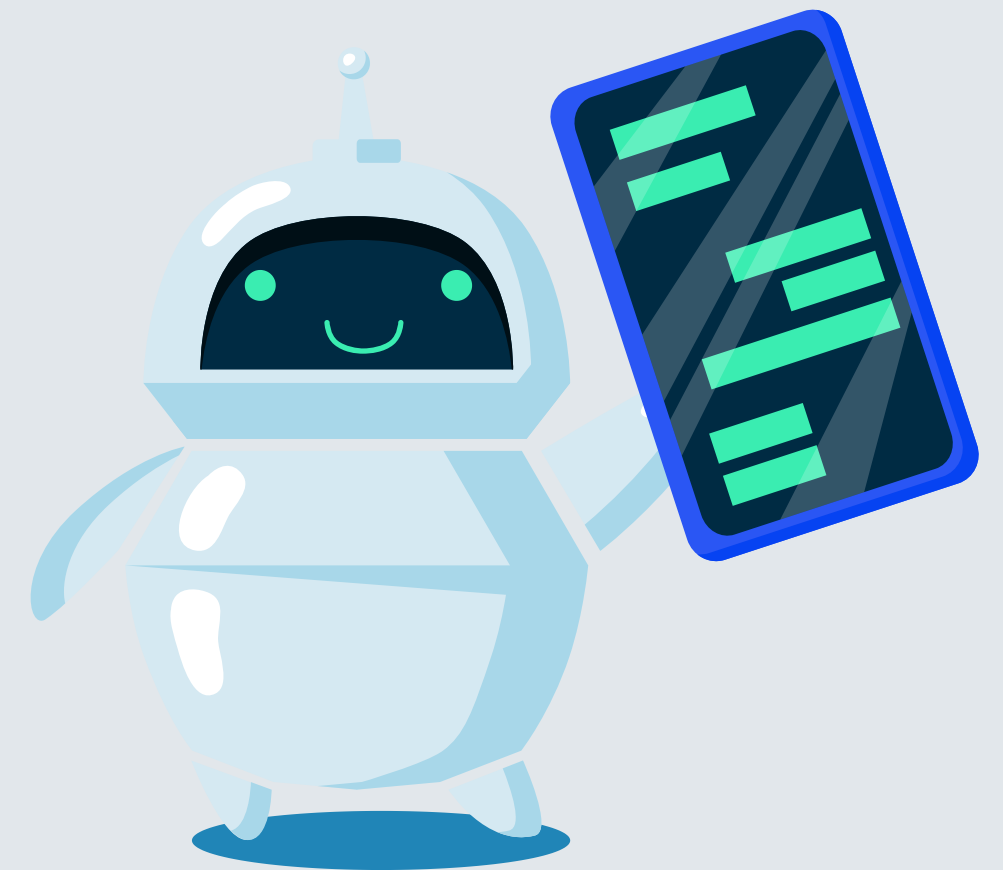


Рисунок 16. Пример работы /predict

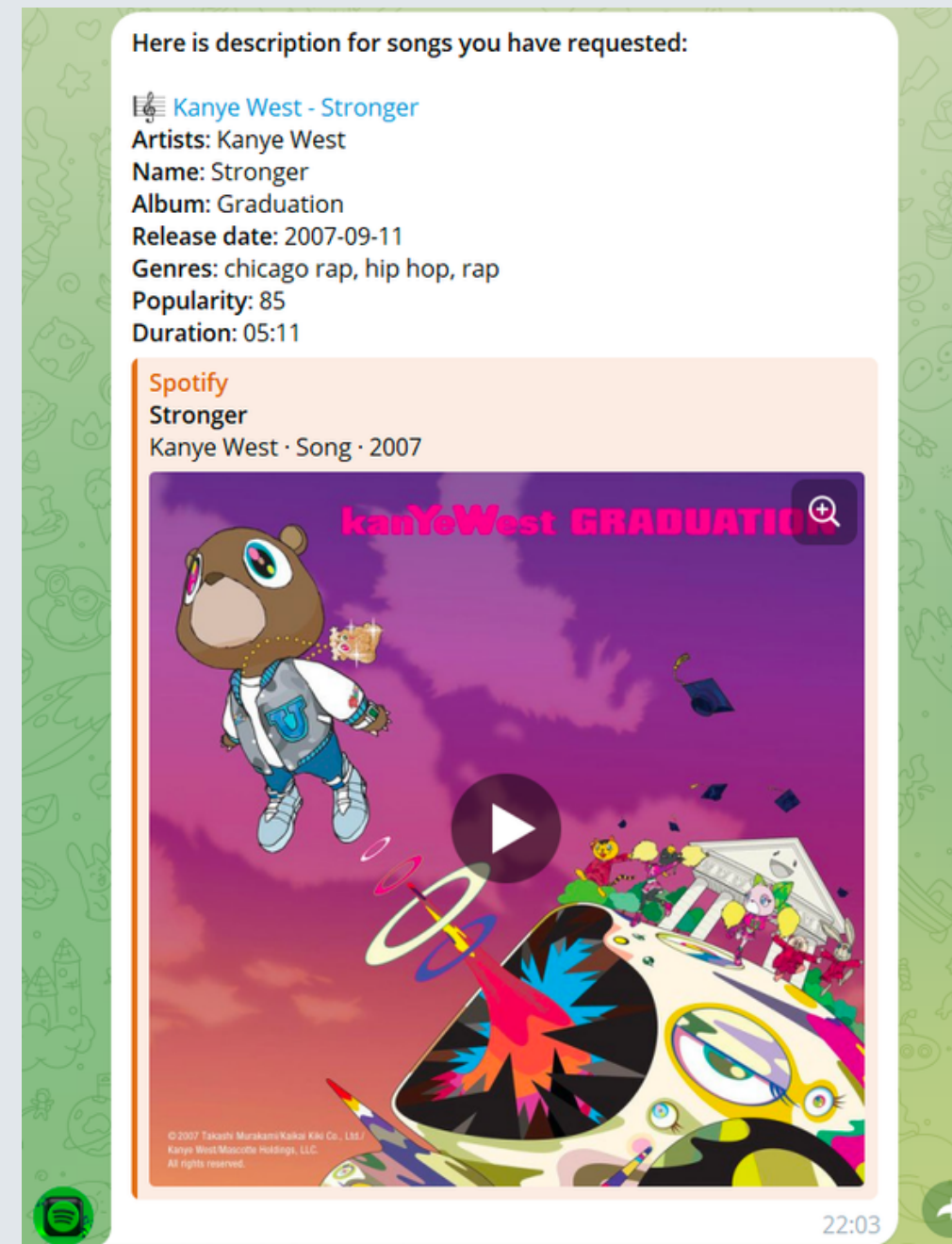


Рисунок 17. Пример работы /describe



# Дальнейшие планы

## Модель

1. Реализовать модель и метрики ранжирования
2. Обучить и добавить в модель эмбединги аудио дорожек

## Сервис

1. Оптимизировать векторный поиск, например faiss
2. Улучшить UI
3. \*Добавить интеграцию с другими сервисами по образу Spotify

## Данные

1. Добрать наиболее популярных треков
2. Добрать разметку для существующих треков

# Вопросы