## Раздел 1. Основная идея

Идея состояла в объединении нескольких рекомендеров, а именно contextual и top\_pop. Топ треков для top\_pop рекомендера формировался на основе данных собранных для contextual рекомендера. Также была добавлена историзация треков для пользователя в рамках одной сессии.

## Раздел 2. Детали

Для сбора данных был создан эксперимент с использованием всех рекомендеров (ALL\_RECOMMENDERS). На основе этой информации были подготовлены топы треков для каждого из рекомендеров и проведен A/B эксперимент (TOP\_TRACKS\_RECOMMENDERS). Наибольший эффект по mean\_time\_per\_session был у топа contextual рекомендера (подробная таблица в файле HomeWork.ipynb).

Также теперь в рамках сессии для каждого пользователя фиксируются Таким образом прослушанные треки. новый рекомендер (contextual toppop.py) выглядит следующим образом: на основе предыдущего трека с помощью contextual рекомендера получаем список рекомендаций, если он оказывается пустым или время прослушивания предыдущего трека <= 0.8, используем top pop. Проверяем трек по истории прослушивания пользователя, если он его уже слушал, то используем random рекомендер.

## Раздел 3. Результаты А/В эксперимента

Создан эксперимент CONTEXTUAL\_TOPPOP.

Сравнение с contextual рекомендером:

	treatment	metric	effect	upper	lower	control_mean	treatment_mean	significant
0	T1	time				25.347038	33.310356	True
1	T1	sessions				4.083093	4.071125	False
2	T1	mean_request_latency				0.585128	1.221224	True
3	T1	mean_tracks_per_session				11.209011	13.230814	True
4	T1	mean_time_per_session				6.203796	8.231392	True

## Сравнение с random рекомендером:

	treatment	metric	effect	upper	lower	control_mean	treatment_mean	significant
0	T1	time				8.708425	33.467743	True
1	T1	sessions				4.118074	4.076659	False
2	T1	mean_request_latency				0.627793	1.434540	True
3	T1	mean_tracks_per_session				7.112030	13.190664	True
4	T1	mean_time_per_session				2.107405	8.186633	True