

RECOMMENDER SYSTEMS

ЦЕЛИ БЛОКА



ЦЕЛИ БЛОКА

- Научиться создавать рекомендательные системы
- Разобраться в математике рекомендаций
- Получить представления о том, где применять рекомендации

ОПИСАНИЕ БЛОКА



ОПИСАНИЕ БЛОКА

ЧТО БУДЕМ ИЗУЧАТЬ

- Введение и классификация рекомендательных систем
- Рекомендации на основе содержания
- Коллаборативная фильтрация
- Рекомендации на основе скрытых факторов
- Гибридные рекомендательные системы

МАТЕРИАЛЫ ПО БЛОКУ



ЛИТЕРАТУРА

- "Recommender Systems: The Textbook", Charu C. Aggarwal, 2016, Springer Publishing Company, Incorporated
- "Recommender Systems Handbook", Francesco Ricci, Lior Rokach, Bracha Shapira (editors), 2015, Springer US
- Google Scholar, Semantic Scholar, ResearchGate, Mendeley, ...



ПЛАН ЗАНЯТИЯ

ROADMAP НА СЕГОДНЯ

Типы RS

3 Типы данных для RS **Б**Предсказания и Примрекомендации

ВВЕДЕНИЕ



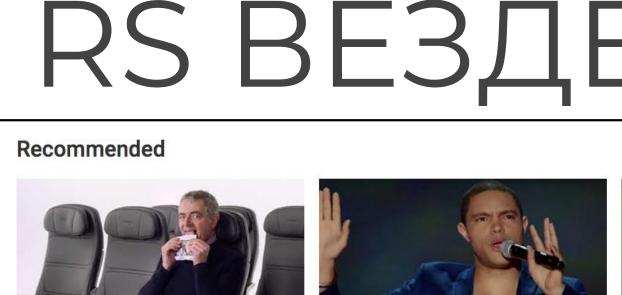
ТЕРМИНОЛОГИЯ

- Пользователь (user) сущность, для которой строятся рекомендации (пользователь сервиса, PR-агенство)
- Объект (item) сущность, которую рекомендуют (фильмы, книги, туристический маршрут)
- **Транзакция** запись о взаимодействии пользователя с сервисом (лог-файл)
- Сервис приложение, веб-сайт, и т.д.

РЕКОМЕНДАТЕЛЬНАЯ СИСТЕМА

- Набор инструментов и технологий
- Рекомендует (советует) объекты, наиболее интересные для пользователя
- Помогает пользователю сузить объем информации для ознакомления (мы никогда не изучаем все доступные YouTube ролики)
- Помогает пользователю принять решение

RS ВЕЗДЕ



British Airways safety video director's cut

British Airways 4,923,360 views • 1 week ago



Trevor Noah Stand Up Comedy Special: Trevor Noa... Kin Jin

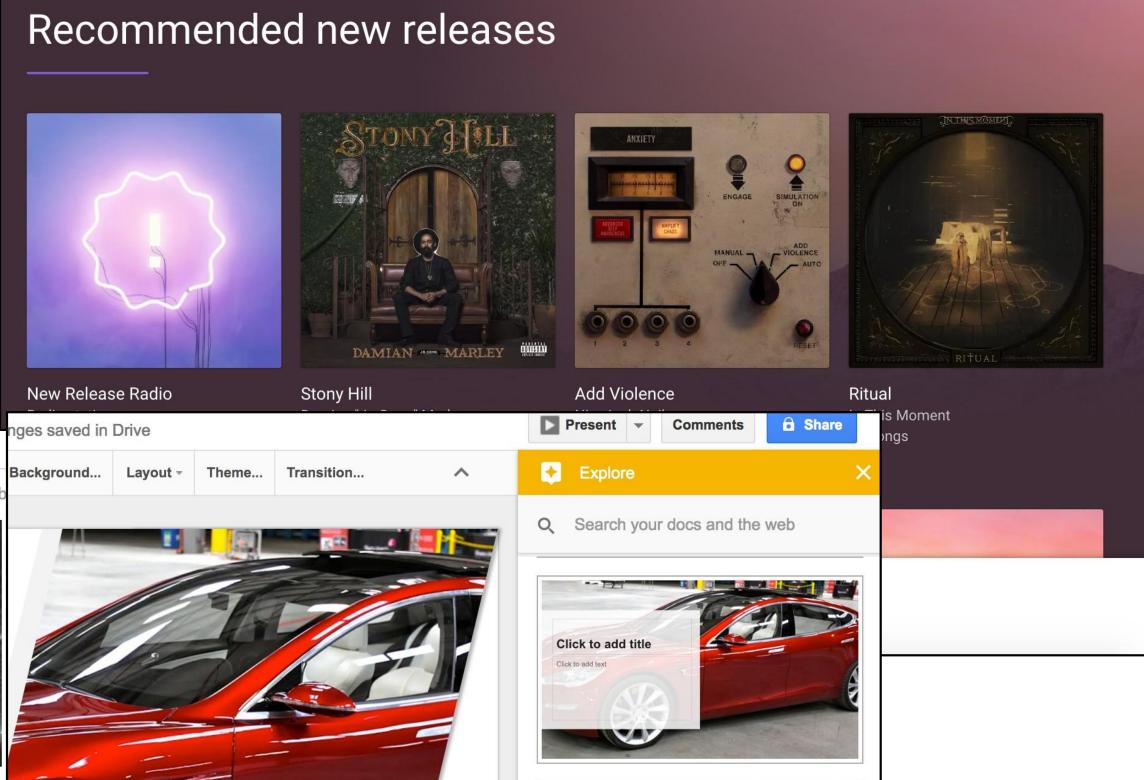
169,152 views · 2 months ago

КАК СНИМАЕТ

Man City vs Tottenha **Extended Highlights**



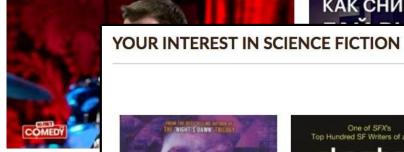
TheFinalWhistle HD 894,623 views • 1 day a



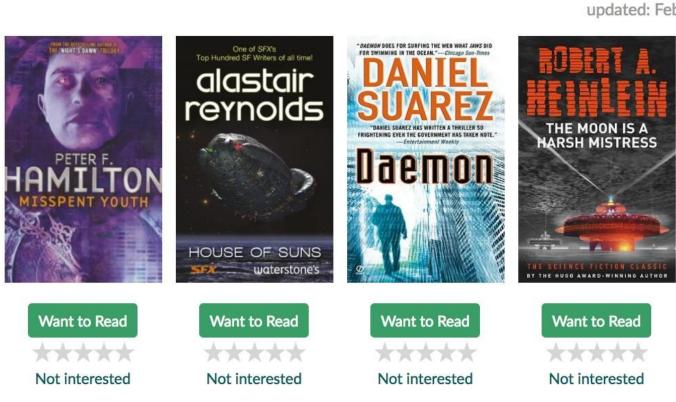
Click to add

title

Click to add text



Гарик Хар Батрутдин OldSpiceRus 23,393,866 v



ФУНКЦИИ RS



Рекомендации

объекты, пакеты объектов, последовательности объектов

Аннотация

указать пользователю передачи в ТВпрограмме, которые ему могут быть интересны

Браузинг

StumbleUpon, Surfingbird







RS ИСПОЛЬЗУЮТ, ЧТОБЫ...

RS ИСПОЛЬЗУЮТ, ЧТОБЫ...

- Увеличить количество продаж (просмотров/кликов, CTR, ...)
- Продавать различные объекты (не только самые популярные)
- Увеличить удовлетворение пользователя от использования сервиса
- Увеличить лояльность пользователя к сервису
- Лучше понимать пользователя (лучше понимать, что нужно пользователю)

СОСТАВЛЯЮЩИЕ ОПРЕДЕЛЕНИЯ

СОСТАВЛЯЮЩИЕ ОПРЕДЕЛЕНИЯ

Академическая

1. Рекомендовать то, что пользователь сам не нашел бы

- 2. Рекомендовать то, что будет нравиться пользователю
- 3. Сделать пользователя счастливым (очень сложно измерить)

СОСТАВЛЯЮЩИЕ ОПРЕДЕЛЕНИЯ

Коммерческая

1. Оптимизировать какие-нибудь показатели (легко измерить)

2. Минимизировать какие-нибудь затраты

Решение: баланс между академией и промышленностью



<u>ДАННЫЕ И ИСТОЧНИКИ ЗНАНИЙ</u>

ДАННЫЕ

RS — система обработки информации

Для построения рекомендаций собираются и анализируются данные о пользователях/объектах/транзакциях

Разные модели — разные данные

ОБЪЕКТ

- Структурная информация
- Свойства
- Информация о взаимодействиях с объектом
- Стоимость (в том числе когнитивная) использования/приобретения
- Описания, оставленные пользователями

СЛОЖНОСТЬ ОПИСАНИЯ

1. Простые объекты:

Новости, книги, фильмы

2. Посложнее:

Автомобили, компьютеры

3. Сложные:

Product details

Hardcover: 504 pages

Publisher: Knopf; First Edition edition (October 8, 2013)

Language: English ISBN-10: 0385351399 ISBN-13: 978-0385351393

Product Dimensions: 6.4 x 1.5 x 8.8 inches

Shipping Weight: 1.7 pounds (View shipping rates and policies)

Average Customer Review: ★★★★★★ ▼ 3,397 customer reviews

Amazon Best Sellers Rank: #231,934 in Books (See Top 100 in Books)

#1044 in Books > Mystery, Thriller & Suspense > Thrillers & Suspense > **Technothrillers**

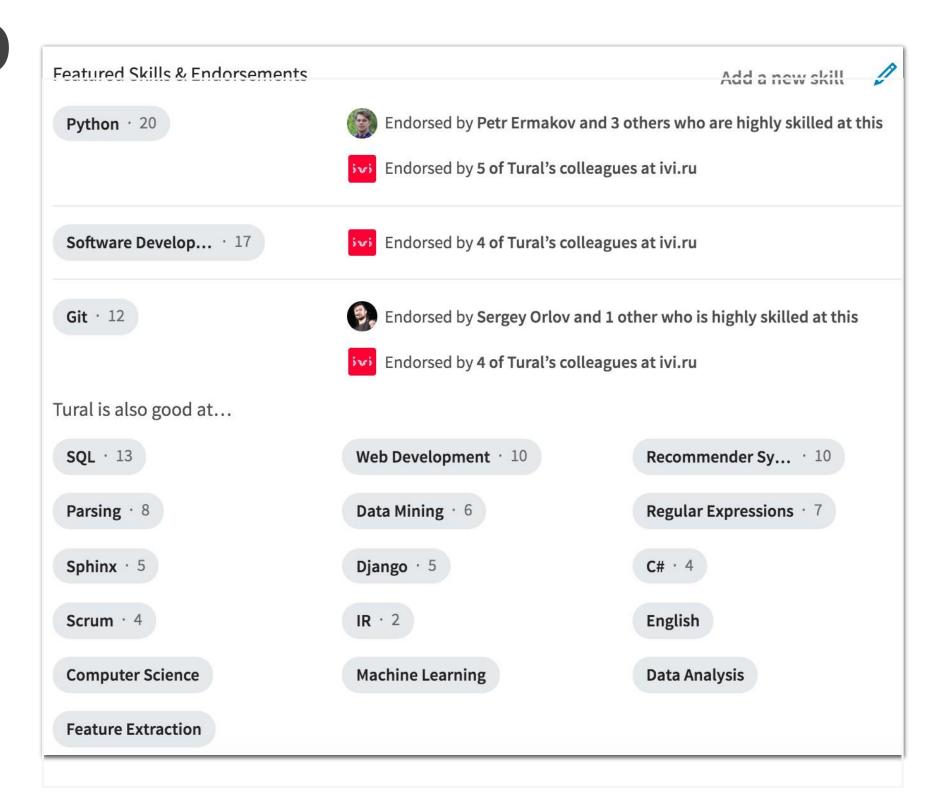
#1567 in Books > Science Fiction & Fantasy > Science Fiction > Dystopian

#17644 in Books > Literature & Fiction > Literary

Финансовые вложения, рабочие вакансии, путешествия

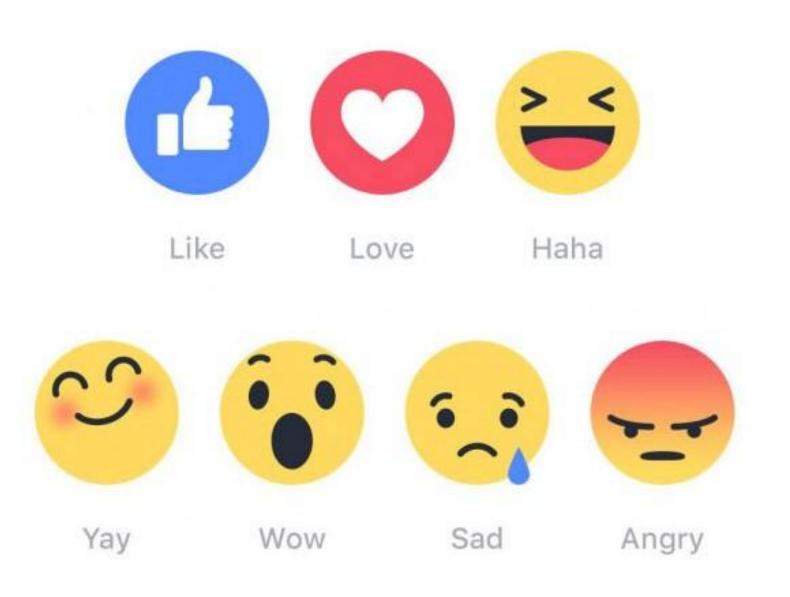
ПОЛЬЗОВАТЕЛЬ

- 1. Характеристики пользователя
- 2. Социо-демографические данные
- 3. Личностные (personality)
- 4. Информация о взаимодействиях с объектами
- 5. Поведенческие паттерны



ТРАНЗАКЦИЯ

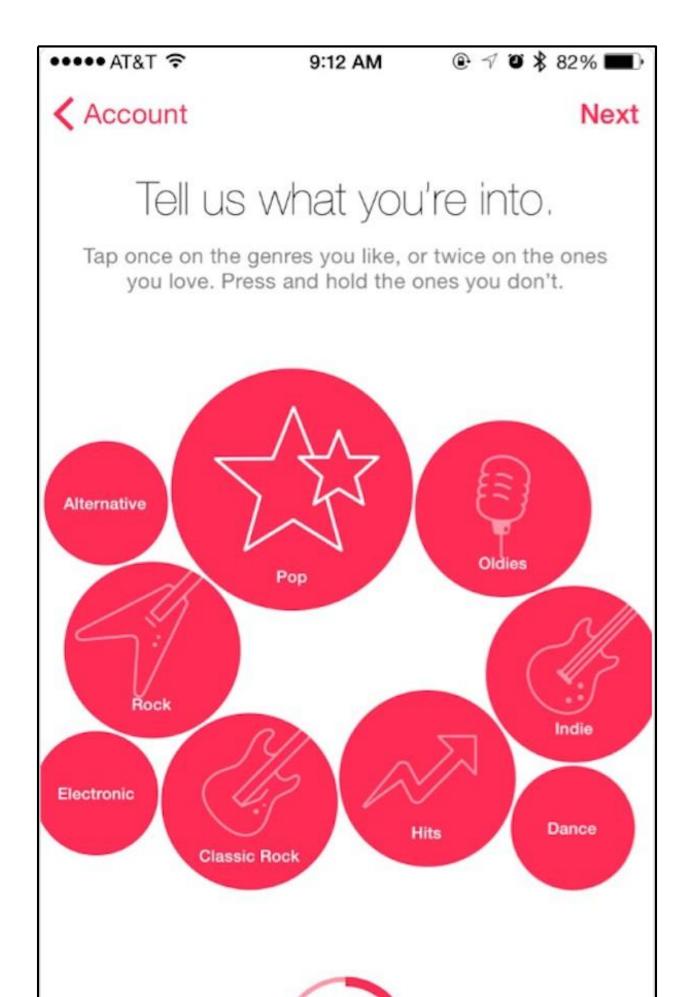
- 1. Рейтинги (бинарные, численные)
- 2. Теги (свойства, которые пользователи присваивают объектам)
- 3. Действия/события
- 4. Время
- 5. Контекст

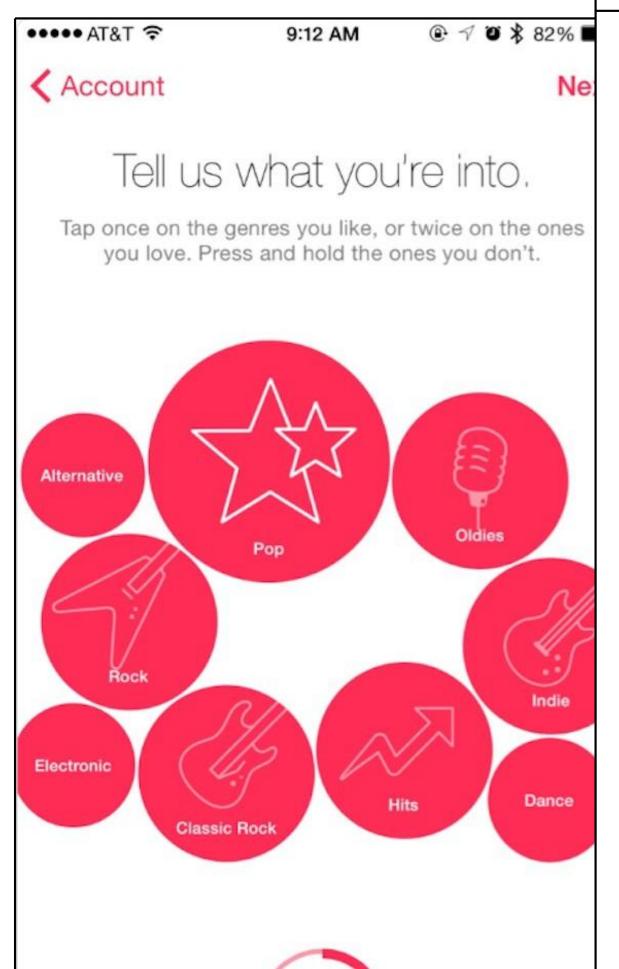


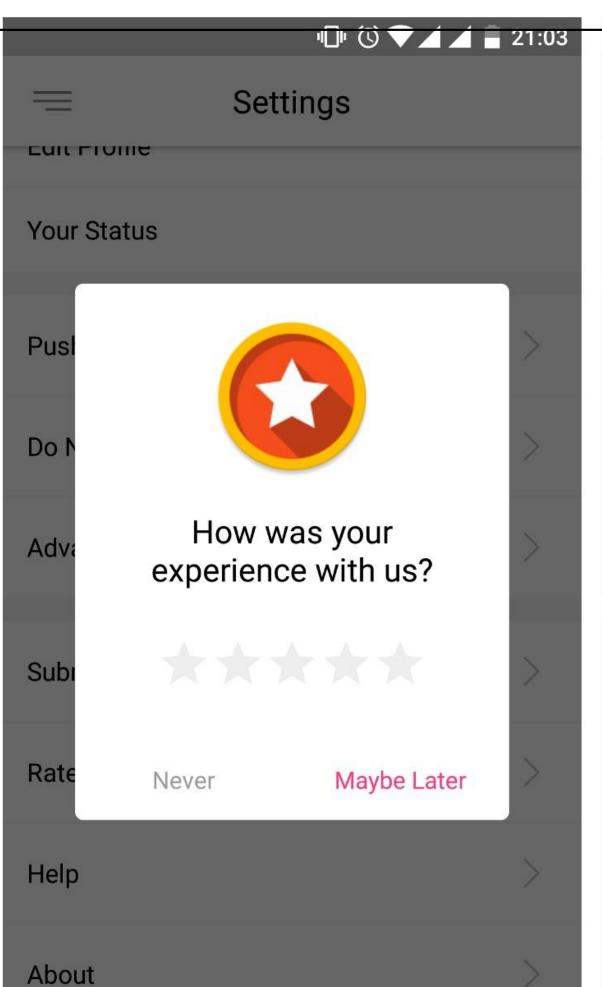
КОГДА СОБИРАТЬ?

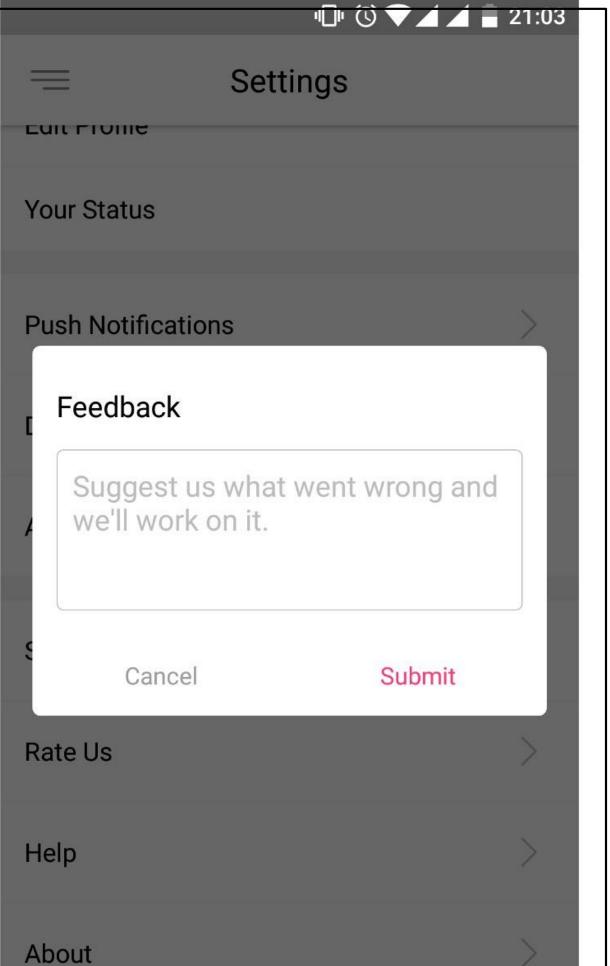
- 1. До взаимодействия пользователя с объектом (ожидаемое мнение)
- 2. В момент знакомства пользователя с объектом
- 3. В момент взаимодействия пользователя с объектом
- 4. Сразу после взаимодействия пользователя с объектом
- 5. Через некоторое время после взаимодействия пользователя с объектом

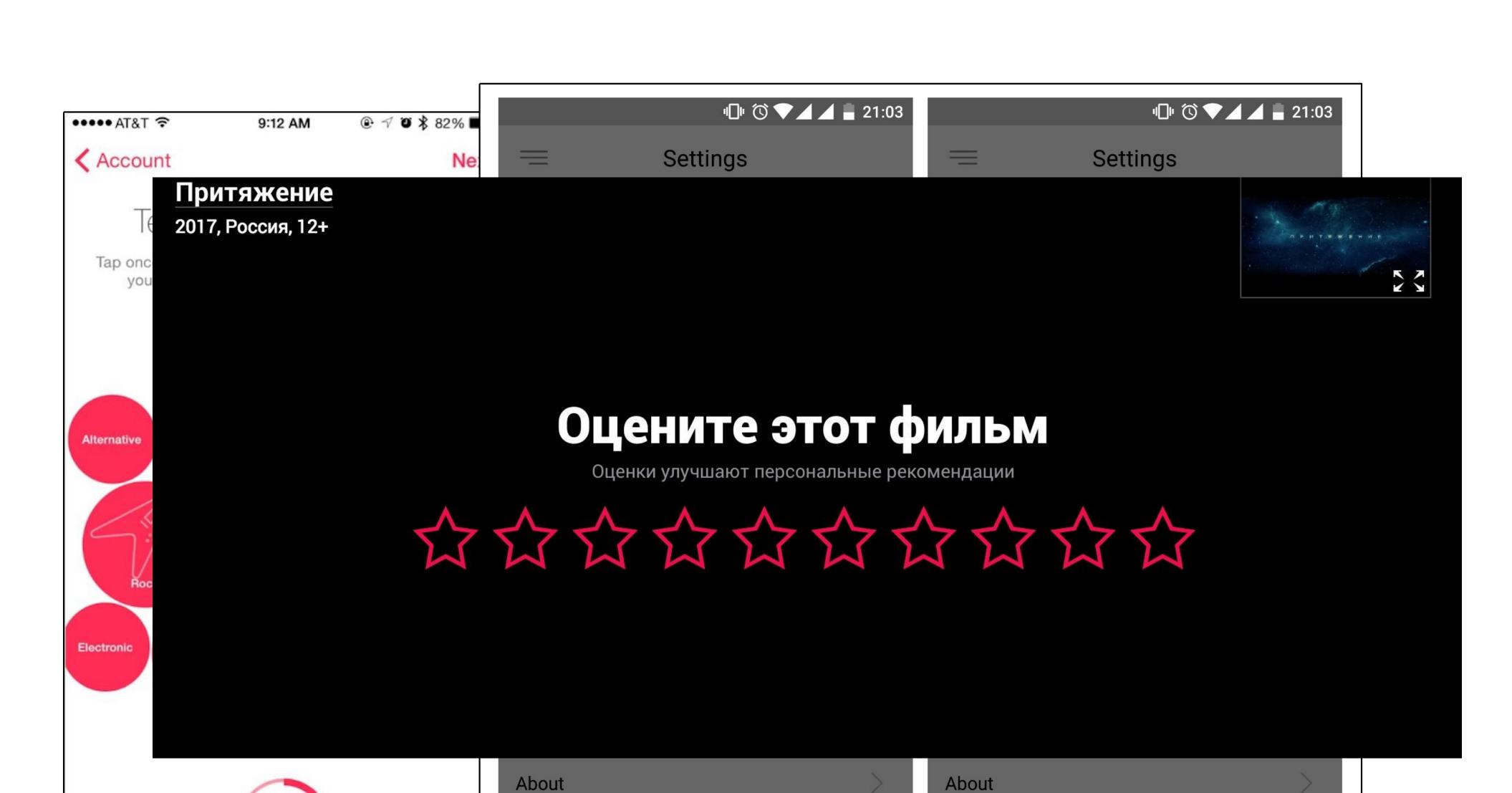
КОГДА СОБИРАТЬ? (2)

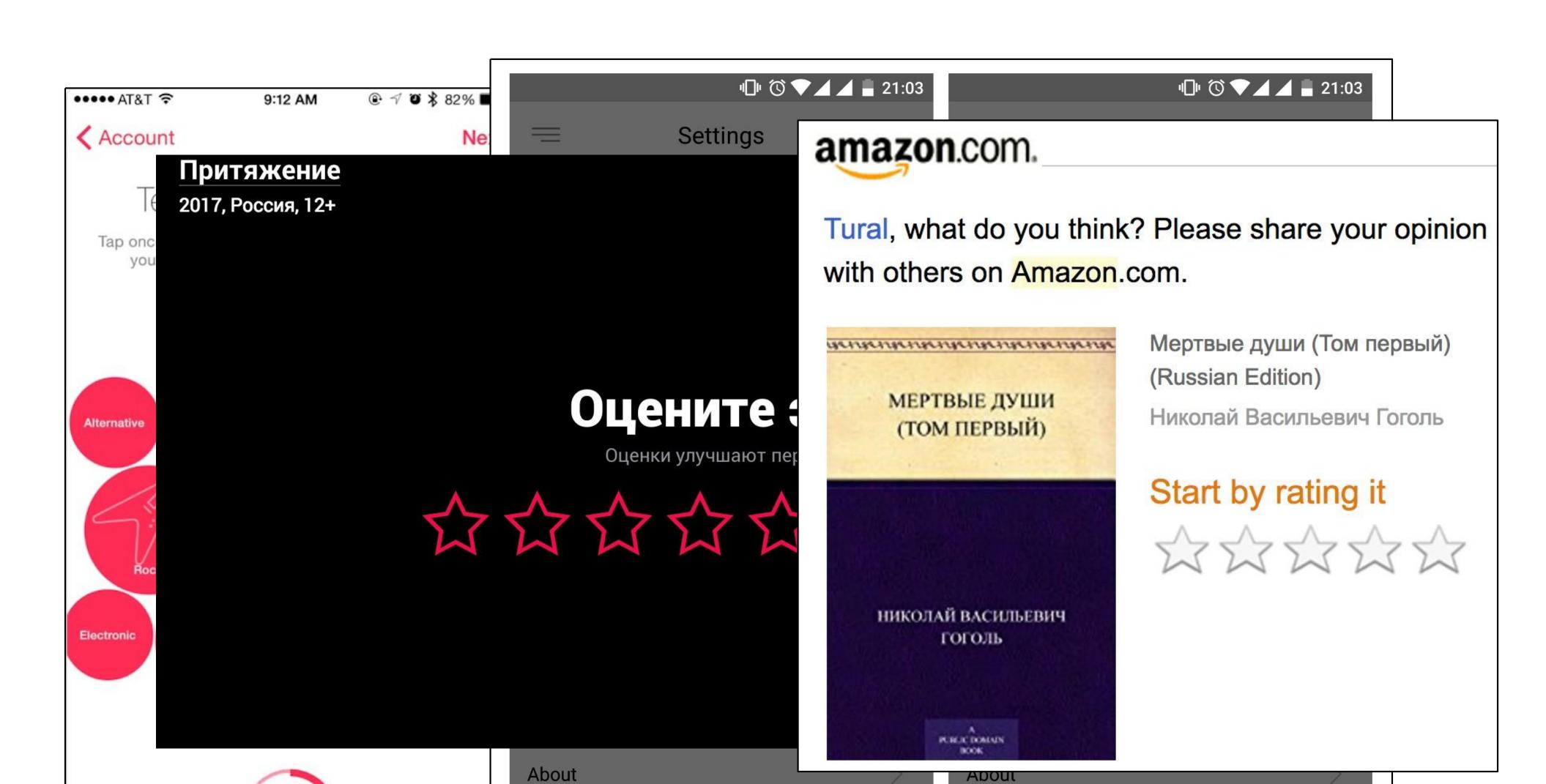












FEEDBACK





МНЕНИЕ ПОЛЬЗОВАТЕЛЯ

- Explicit feedback
- Пользователь явно (explicitly) сообщает системе свое мнение об объекте
- Рейтинг, Like/dislike, Upvote/Downvote
- Implicit feedback
- Система делает вывод о мнении пользователя по действиям, совершенным пользователем
- Клики, покупки, просмотры



EXPLICIT FEEDBACK

- Самый информативный feedback
- Пользователи редко ставят рейтинги (требует от пользователя когнитивных усилий)
- Доступен не во всех областях (новостные порталы)
- Актуален только в контексте в котором он оставлен



IMPLICIT FEEDBACK

- Действие != отзыв
- Кликнул!= понравилось
- Не кликнул!= не понравилось
- Действие = потенциальный отзыв
- Легко собрать информацию о действиях пользователя (много информации)
- Не требует от пользователя когнитивных усилий

TUITBI RS



ТИПЫ RS

ГЛОБАЛЬНО

- 1. Неперсонализированные
 - Не популярны в академической среде
 - Популярны в продакшине

2. Персонализированные



НЕПЕРСОНАЛИЗИРОВАННЫЕ

- 1. Строятся по данным от всех пользователей (агрегированные данные)
 - Средний рейтинг фильма
- 2. Строятся для среднего пользователя

ТИПЫ RS

НЕПЕРСОНАЛИЗИРОВАННЫЕ

- Строятся по данным от всех пользователей (агрегированные данные)
 Средний рейтинг фильма
- 2. Строятся для среднего пользователя
- 3. Одинаковые для всех пользователей
 - Возможны рандомизация и фильтрация объектов
- 4. Гарантируют, что пользователь получит рекомендации

НЕПЕРСОНАЛИЗИРОВАННЫЕ (2)

New Releases







Lego Batman... Wonder... Blu-ray \$9.99 **y**prime

Blu-ray \$24.99 **y**prime

Shin Godzilla...

Blu-ray

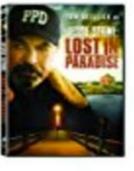
\$24.99 **yrime**

Movers & Shakers

See Top 100









Jesse Stone:... DVD

Jesse Stone:... DVD \$15.12 \(\text{prime} \) \(\text{\$9.52 \(\text{prime} \) \)

Jesse Stone:... DVD

\$11.96 **y**prime

250 лучших фильмов + ещё немного

Рейтинг составлен по результатам голосования посетителей сайта. Любой желающий может принять в нем участие, проголосовав за свой любимый фильм. Как рассчитывается Топ-250?

← предыдущий день

	фильм		
1.	Побег из Шоушенка (1994) The Shawshank Redemption	<u>9.197</u> (42	7 853) 🗴 🔻
2.	<u>Зеленая миля (1999)</u> The Green Mile	<u>9.148</u> (40	7 274)
3.	Форрест Гамп (1994) Forrest Gump	<u>9.001</u> (40	0 415)
4.	Список Шиндлера (1993) Schindler's List	<u>8.895</u> (21	5 122)
5.	1+1 (2011) Intouchables	<u>8.865</u> (41	5 971)
6.	Начало (2010) Inception	▲ 1 <u>8.768</u> (45	4 567)
7.	Король Лев (1994) The Lion King	▲ 1 <u>8.767</u> (27	9 331)
8.	<u>Леон (1994)</u> Léon	▼ 2 <u>8.763</u> (33	3 657) 🛨 🔻



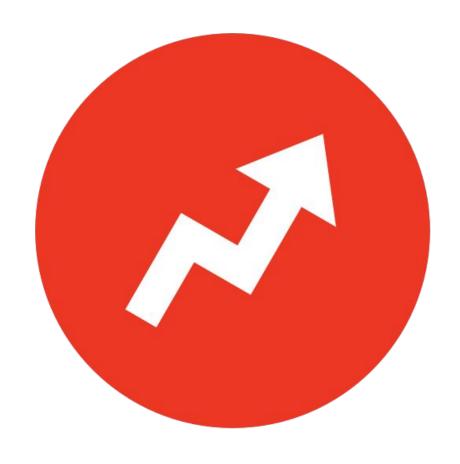
ПЕРСОНАЛИЗИРОВАННЫЕ

- 1. Персональны для каждого пользователя
- 2. Для построения необходима информация о предпочтениях пользователя
- 3. Нет гарантий, что пользователь получит рекомендации

1. Content-based



- 1. Content-based
- 2. Collaborative Filtering





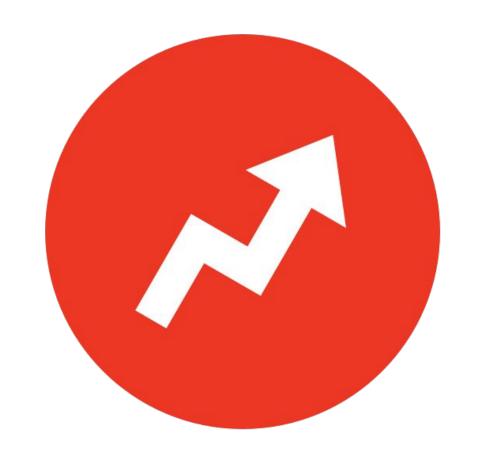
- 1. Content-based
- 2. Collaborative Filtering
- 3. Demographic





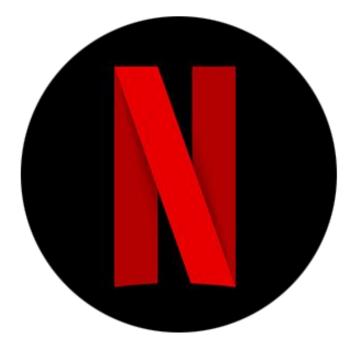


- 1. Content-based
- 2. Collaborative Filtering
- 3. Demographic
- 4. Knowledge-based









- 1. Content-based
- 2. Collaborative Filtering
- 3. Demographic
- 4. Knowledge-based
- 5. Community-based



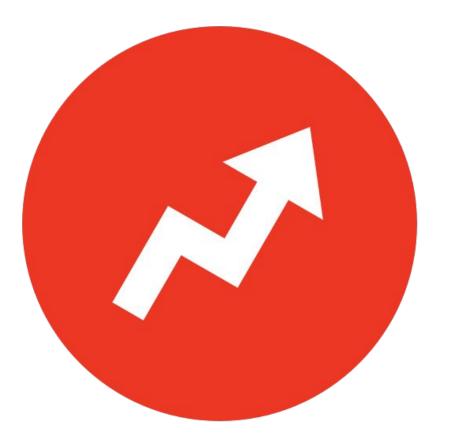








- 1. Content-based
- 2. Collaborative Filtering
- 3. Demographic
- 4. Knowledge-based
- 5. Community-based
- 6. Hybrid











ПОСТРОЕНИЕ РЕКОМЕНДАЦИЙ



ПОСТРОЕНИЕ РЕКОМЕНДАЦИЙ

РЕКОМЕНДАЦИИ VS. ПРЕДСКАЗАНИЯ

- Рекомендательные алгоритмы предсказывают (рейтинги, действия)
- Предсказание != рекомендации
- Предсказанные объекты кандидаты на рекомендацию

ПОСТРОЕНИЕ РЕКОМЕНДАЦИЙ

SCORE VS. RANK

Scoring — вычисление значения для оценки объекта

(предсказание рейтинга)

Ranking — ранжирование объектов для построения списка рекомендаций

Для ranking не обязателен scoring

COLD-START PROBLEMS

Возникают когда нет достаточного объема знаний для построения рекомендаций

Cold-start — новая система, нет никаких данных

Cold user — новый пользователь

Cold item — новый объект



ОЦEНКARS

Цель: узнать насколько хорошо работает RS

1. Оффлайн оценка

Оценивает качество работы алгоритма

Оценивает насколько хорошо алгоритм имитирует исходные данные

ОЦEHKARS

Цель: узнать насколько хорошо работает RS

1. Оффлайн оценка

Оценивает качество работы алгоритма

Оценивает насколько хорошо алгоритм имитирует исходные данные

2. Онлайн оценка

Оценка качества работы системы

Оценка рекомендаций



ТРАДИЦИОННЫЕ МЕТРИКИ

1. Accuracy and error metrics (оценка предсказанного значения)

MAE, MSE, RMSE



ТРАДИЦИОННЫЕ МЕТРИКИ

2. Decision support metrics оценка выбора

Precision, Recall, F1, MAP, ROC



ТРАДИЦИОННЫЕ МЕТРИКИ

3. Rank metrics оценка ранжирования

nDSG, MRR, MPR

ТРАДИЦИОННЫЕ МЕТРИКИ

4. User-centered metrics paзное

Интервью, опросы, А/В

ТРАДИЦИОННЫЕ МЕТРИКИ

- 1. Accuracy and error metrics (оценка предсказанного значения) MAE, MSE, RMSE
- 2. Decision support metrics (оценка выбора) Precision, Recall, F1, MAP, ROC
- 3. Rank metrics (оценка ранжирования) nDSG, MRR, MPR
- 4. User-centered metrics (разное) Интервью, опросы, A/B



OFFLINE CPABHEHIJE

1. Нельзя сравнивать абсолютные значения метрик, полученные:

на разных датасетах

в разных условиях

для разных областей

2. Сравнение проводится на одном и том же датасете при одинаковых условиях



КОММЕРЧЕСКАЯ СОСТАВЛЯЮЩАЯ

! Бизнесу не интересна оффлайн точность рекомендательного алгоритма

Важны такие показатели как:

- конверсия
- количество продаж
- покрытие каталога и т.д.

ДРУГИЕ МЕТРИКИ

- Coverage покрытие каталога
- Novelty новизна объектов в рекомендациях
- Diversity разнообразие объектов в рекомендациях
- Serendipity эффект неожиданности

ПРЕДСТАВЛЕНИЕ РЕКОМЕНДАЦИЙ



ПРЕДСТАВЛЕНИЕ РЕКОМЕНДАЦИЙ

ПРЕЗЕНТАЦИЯ

1. **Explicit** — "яркое" указание на рекомендацию (только сегодня и только для вас)

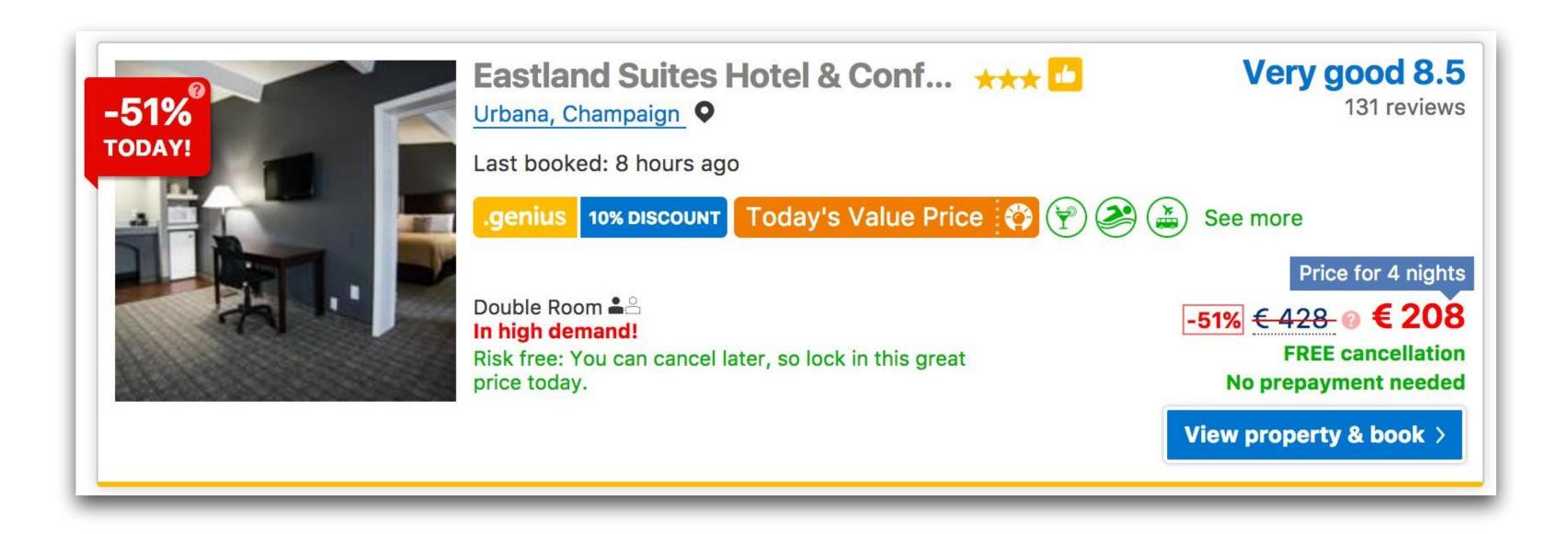
пользователь может посчитать, что его пытаются обмануть

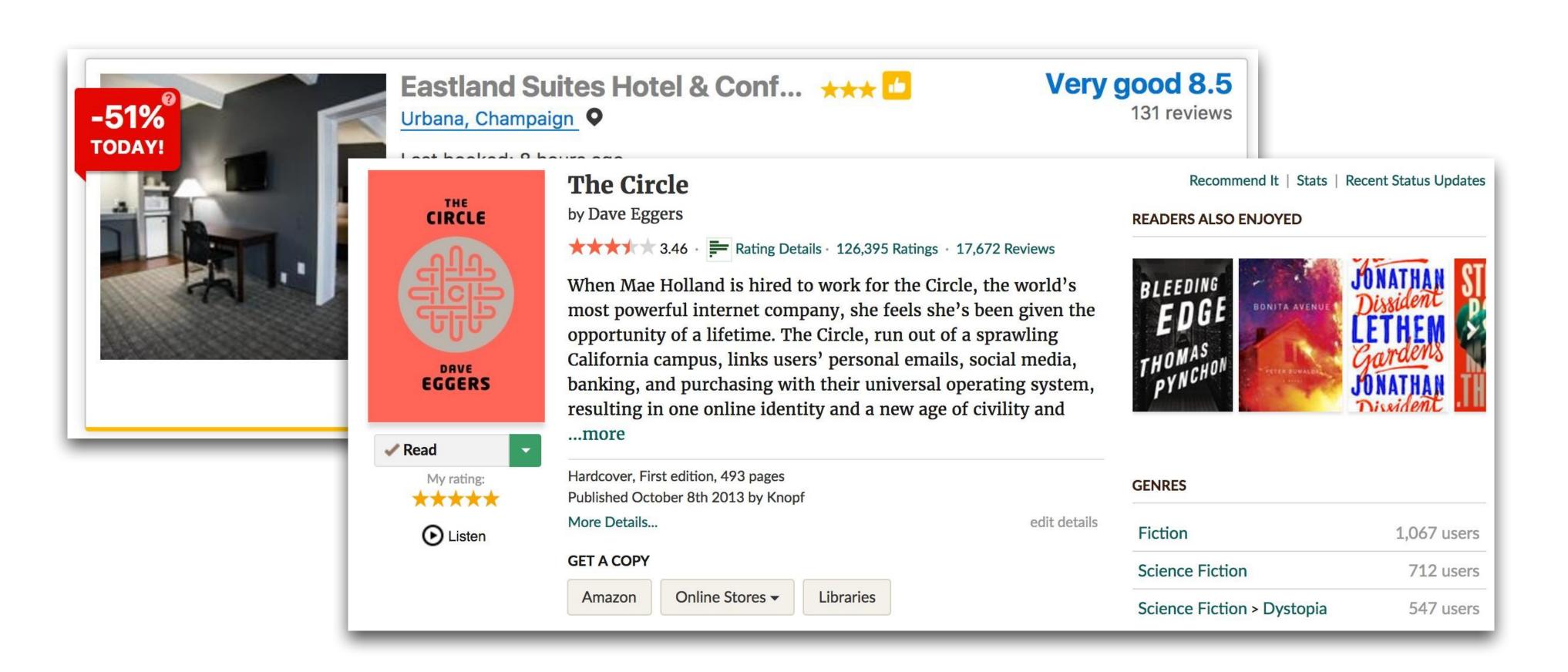
ПРЕДСТАВЛЕНИЕ РЕКОМЕНДАЦИЙ

ПРЕЗЕНТАЦИЯ

- Explicit "яркое" указание на рекомендацию (только сегодня и только для вас)
 - пользователь может посчитать, что его пытаются обмануть
- 2. **Organic** не "кричащая" презентация рекомендаций пользователь может не заметить рекомендации

На практике пытаются комбинировать оба метода





ОБЪЯСНЕНИЕ

Пользователь не всегда понимает, почему ему был рекомендован объект

Объяснение должно быть простым и наглядным объект приобретают с тем, что у вас в корзине потому что вам понравились объекты А и В

Объяснение не должно требовать дополнительных знаний не надо показывать математические выкладки

ПОТОМУЧТО



Animal farm: A Fairy Story

by George Orwell (April 6, 2004)

Average Customer Review: ******* (3,906)

In Stock

List Price: \$9.99

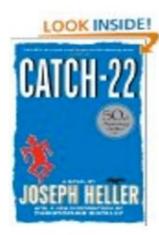
Price: \$6.83

411 used & new from \$0.25

I own it Not interested



Recommended because you rated Brave New World (Fix this)



Catch-22: 50th Anniversary Edition

by Joseph Heller (April 5, 2011)

Average Customer Review: ***** (1,742)

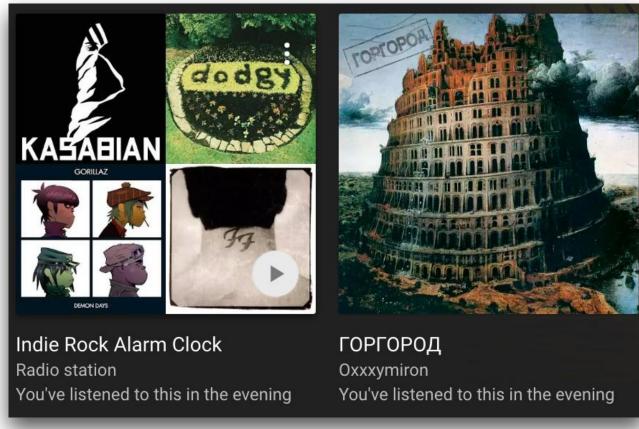
In Stock

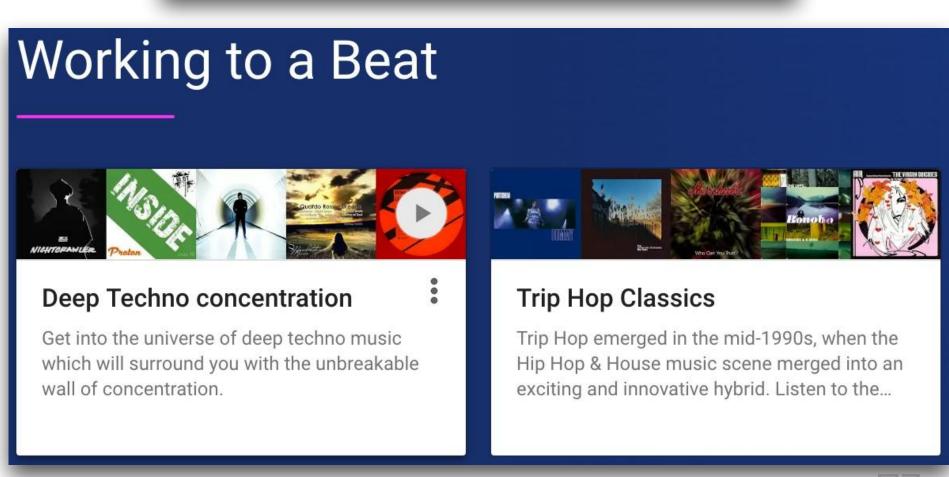
List Price: \$18.00

Price: \$9.87

281 used & new from \$3.57

🗵 🌣 🗘 🗘 🛣 Rate this item I own it Not interested





MIPH RS



EЩERS

- Sequence Mining RS
- Context-aware RS
- Group RS
- Social-based RS
- Personality-based RS

ЕЩЕ ЗАДАЧИ

- Active Learning
- Cross-domain
- Multi-domain
- Privacy
- Security

PRODUCTION RS

RS as a Service (черный ящик)

Yusp (http://www.yusp.com/)

Frameworks

Turi (https://turi.com/)

Oryx 2 (http://oryx.io)

Spark (https://spark.apache.org/)

Mahout (https://mahout.apache.org)

! Не обязательно строить свой велосипед

PRODUCTION PS

RS as a Service (черный я

Yusp (http://www

Framework

Tur 1/tu

(Vor.xx.io)

Sp. / ttps://spari

Mahaut (https://h.k.c.ene.org)

! Не обязательно строить свой велосипед

RECSYS CHECKLIST

- 1. Определить что и кому рекомендуем
- 2. Определить цель построения рекомендаций
- 3. Определить метрики для достижения цели
- 4. Определить метрики оценки системы (оффлайн и онлайн)
- 5. Подготовить данные
- 6. Построить систему, оптимизирующую метрики
- 7. Определить способ отображения рекомендаций
- 8. Оценить качество рекомендаций

ПРАКТИКА

https://grouplens.org/datasets/movielens/latest/

ВОПРОСЫ

