Гибридные архитектуры

Введение

В этом уроке мы поговорим о том как глобально сочетать разные подходы.

План

Общее понятие гибридной архитектуры Content-based +
Collaborative
filtering



Общее понятие гибридной архитектуры

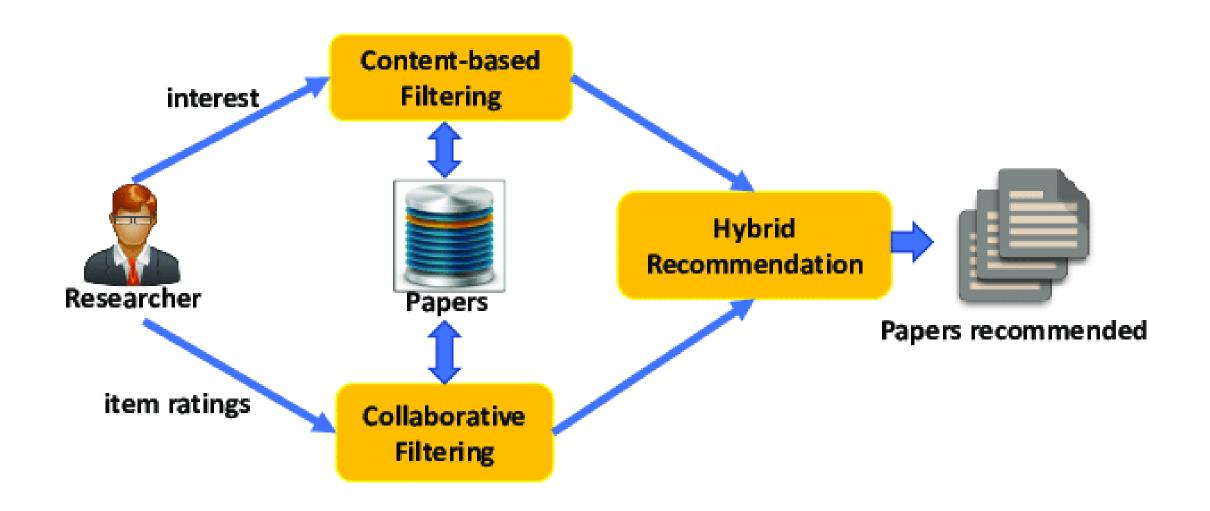
Гибридный подход

Гибридный подход – это сочетание коллаборативной и контентной фильтраций.

- Улучшает качество рекомендаций
- Позволяет сначала взвешивать результаты согласно контентной фильтрации, а затем смещать эти веса по направлению к коллаборативной фильтрации (по мере "вызревания" доступного набора данных по конкретному пользователю).



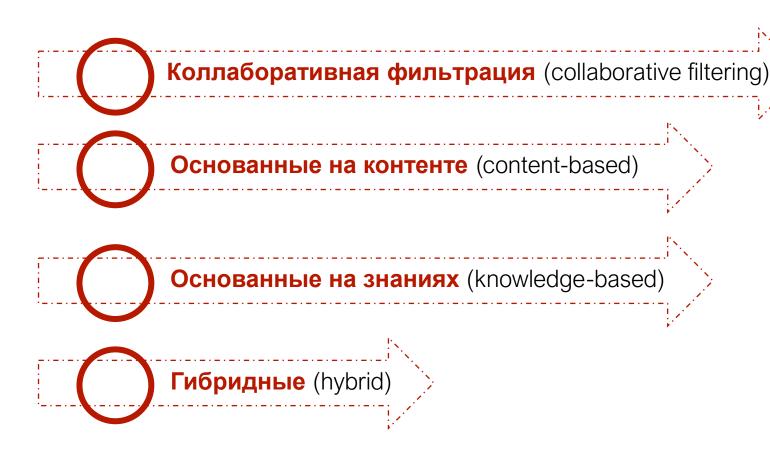
Гибридный подход



Content-based + Collaborative filtering

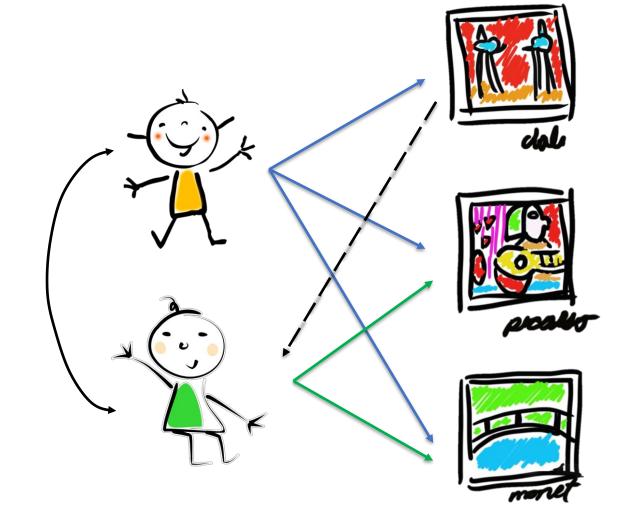
вернемся к 1-ому уроку...

Виды рекомендаций



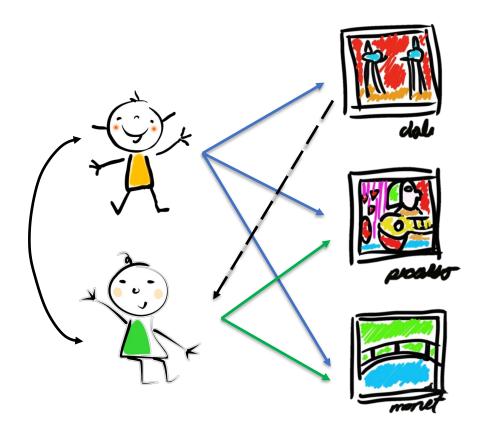
Коллаборативная фильтрация

Рекомендации для пользователя строятся на основе **оценок** похожих пользователей.

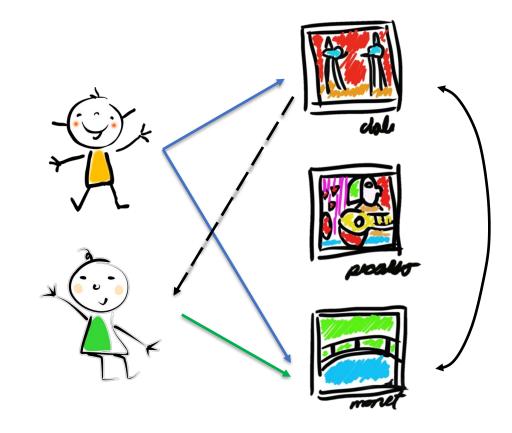


Коллаборативная фильтрация

1 User-based



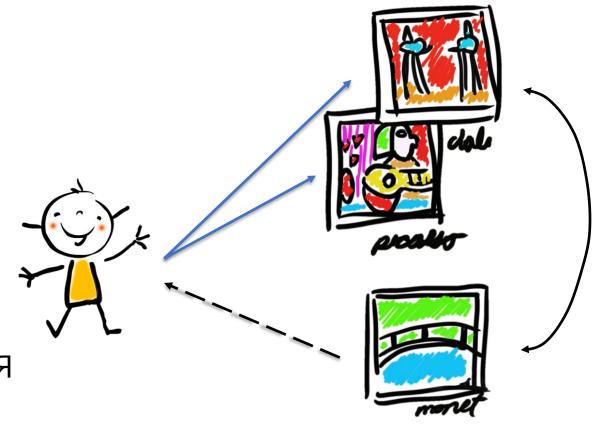
2 Item-based



Основанные на контенте

 Рассчитываются признаки для пользователей и объектов

Строится модель
классификации/
регрессии, приближающая
оценки пользователей



Основанные на знаниях

- Строится база знаний о том, как объекты одной предметной области соотносятся с интересами и предпочтениями пользователя, которая с помощью правил эти соотношения описывает.
- Далее, на основе предпочтений пользователей оценивается полезность объектов по этим правилам, и на основании этой полезности строятся рекомендации.

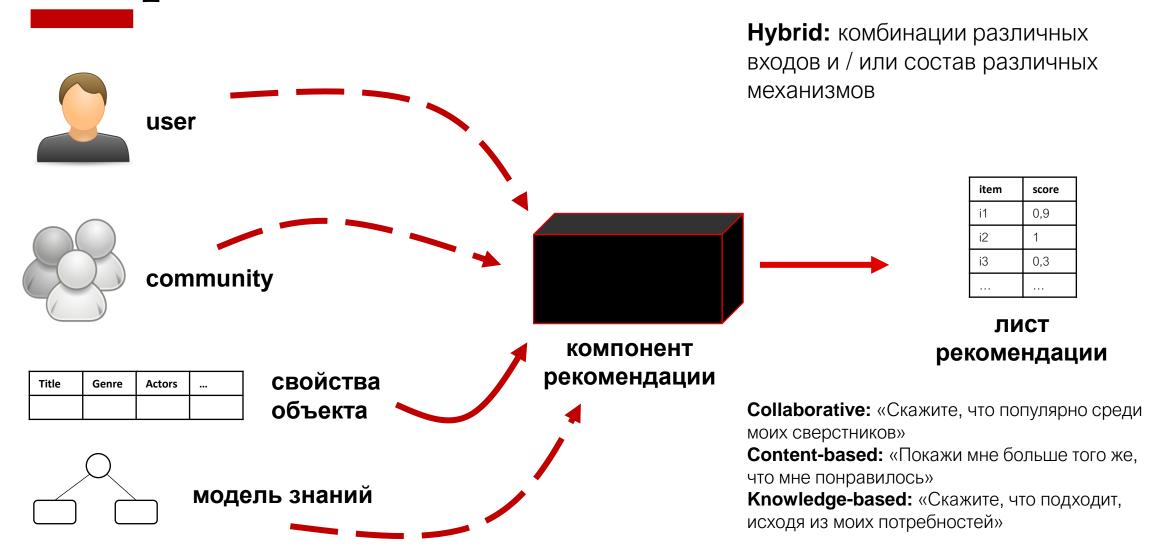


Гибридные

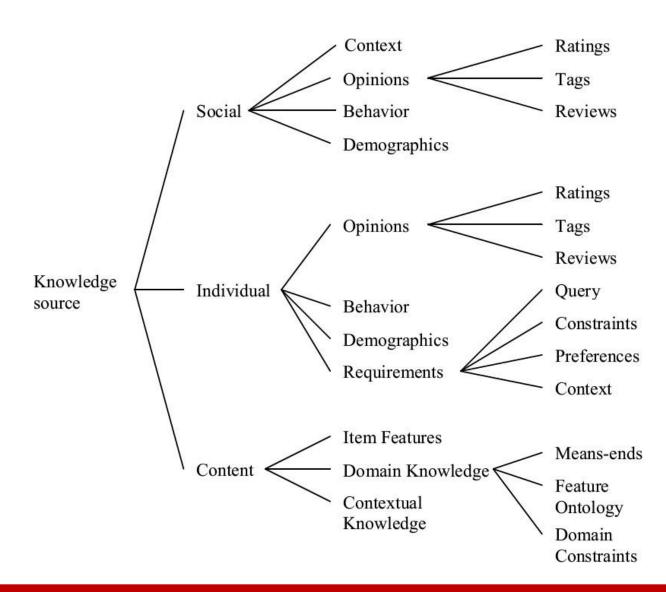
Распространённые типы комбинирования:

- реализация по отдельности коллаборативных и контентных алгоритмов и объединение их предположений
- включение некоторых контентных правил в коллаборативную методику
- включение некоторых коллаборативных правил в контентную методику
- построение общей модели, включающей в себя правила обеих методик

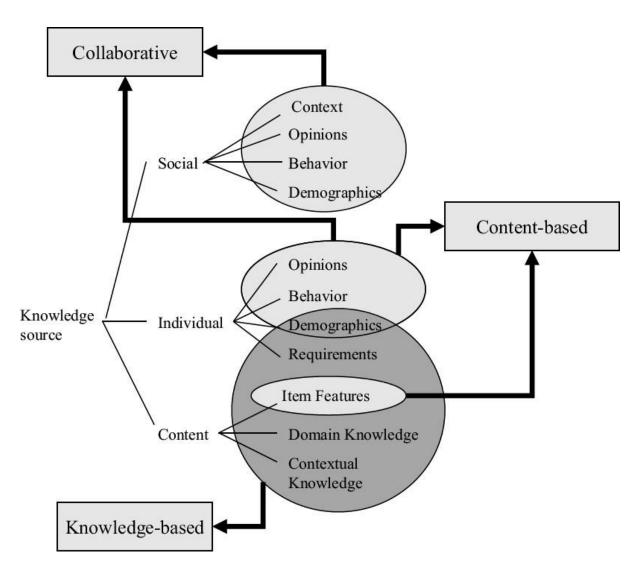
Гибридный подход



Таксономия источников знаний



Источники знаний и типы рекомендаций



Зачем строят гибриды?

- Разные подходы имеют свои недостатки и преимущества
- Вместо выбора гибко используем все

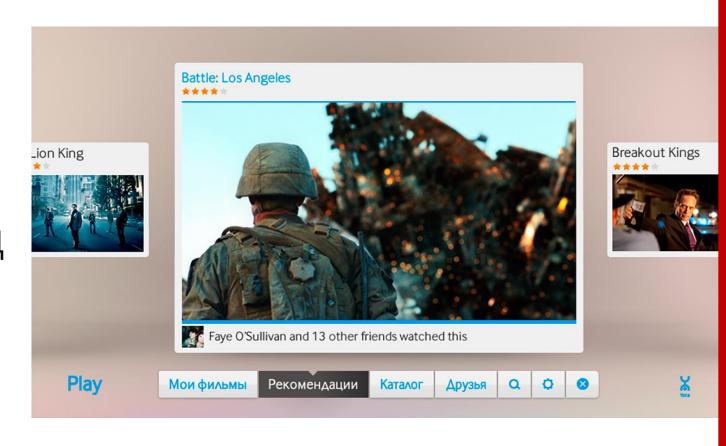


Гибридитизация

- Часто улучшает качество рекомендаций
- Иногда положительно сказывается на разнообразии
- Не гарантирует решение всех проблем, связанных с тем или иным подходом

Пример – рекомендации в Okko

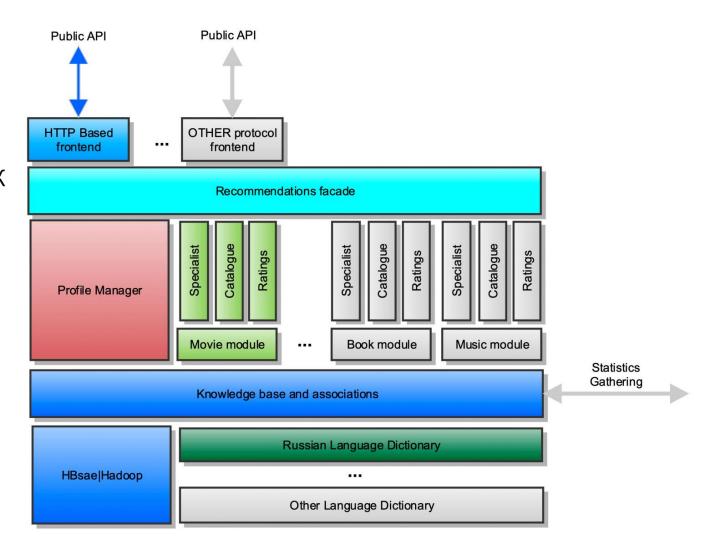
Окко начал своё существование в 2011 году как часть Йоты, запустившись под именем Yota Play



https://habr.com/ru/company/okko/blog/454224/

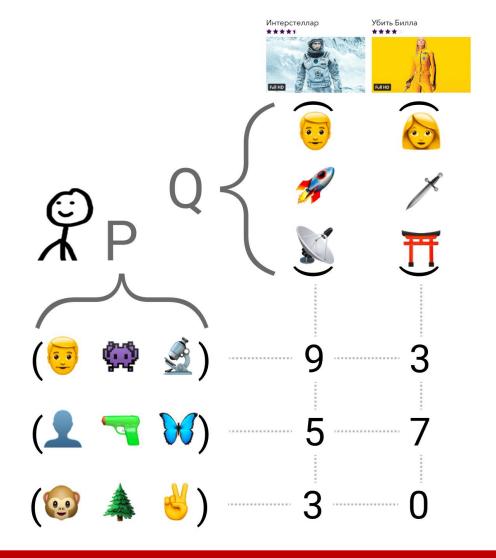
Рекомендации в Okko

В 2012 социальные рекомендации было решено дополнить алгоритмическими. Так появился **«Оракул»** — первая рекомендательная система онлайн-кинотеатра Okko.



Рекомендации в Okko

Решение: Комбинация матричной факторизации с WARP loss и градиентного бустинга над деревьями



Weighted Approximate-Rank Pairwise

Идея: Использовать adaptive learning rate (поговорим об этом в лекции об active learning). Будем оценивать качество, исходя из количества семплов, которые нам пришлось бы просмотреть, чтобы для данной пары {пользователь, положительный пример} найти отрицательный пример, который система оценила выше положительного.

Чем раньше мы находим такой пример – тем хуже.

$$L_{WARP}(u, i, j) = \frac{\widehat{L}(rank_u^1(i))}{\widehat{L}(|Items|)} \cdot (\widehat{r}_{uj} + 1 - \widehat{r}_{ui})$$

$$\widehat{L}(k) = \sum_{l=1}^{k} \frac{1}{l}$$

$$rank_u^1 \approx \frac{|Items| - 1}{numdraws(j)}$$

REKKO CHALLENGE 2019

Соревнование от ОККО: https://boosters.pro/championship/rekko challenge/data

Задача

На предоставленном тренировочном множестве обучить рекомендательную систему и предсказать топ 20 наиболее релевантных для пользователя идентификаторов контента. Обучающее множество собрано за N дней (N > 60), тестовое множество — за последующие 60 дней.

Целевая переменная

В качестве целевой переменной необходимо предсказать множество фильмов, которые пользователь потребил за тестовый период.

Разные типы гибридных архитектур

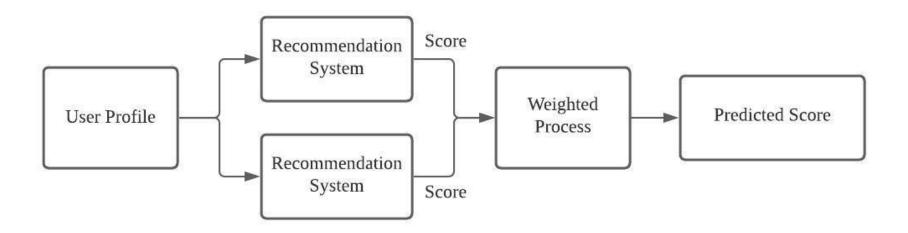
Виды гибридизации

- Weighted
- Switching
- Mixed
- Feature augmentation
- Cascade
- Feature Combination

Weighted

- Рекомендации строятся на основе комбинирования оценок от разных систем с весами
- Стратегия объединения: считать средневзвешенный прогноз по нескольким оценкам
- Например:
 - Линейная комбинация
 - Голосование

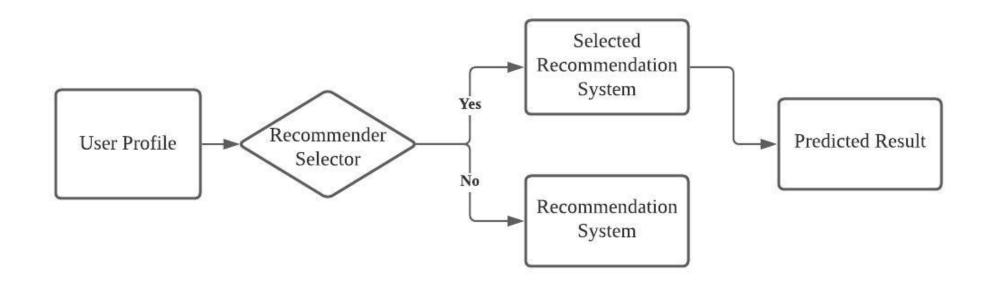
Weighted



Switching

- Рекомендации строятся путем переключения между системами, работающими независимо, на основании критериев для переключения
- Стратегия объединения: для разных продуктов/пользователей применять различные алгоритмы,

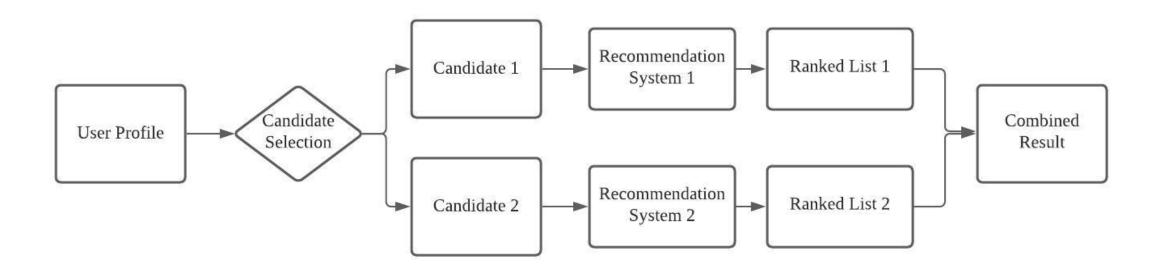
Switching



Mixed

- Список рекомендаций состоит из «смеси» рекомендаций от разных систем
- Стратегия объединения: вычисляются рекомендации по разным алгоритмам, а потом просто объединяются в один список.

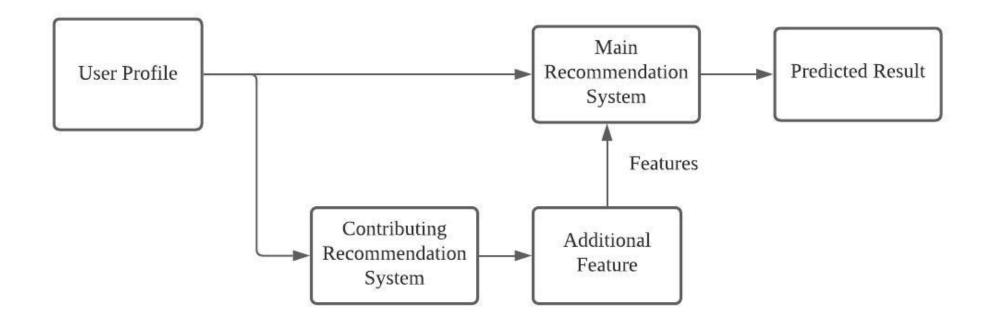
Mixed



Feature Combination

- Подход основан на content-based
- Признаки от разных систем объединяются в одну выборку для построения единой модели

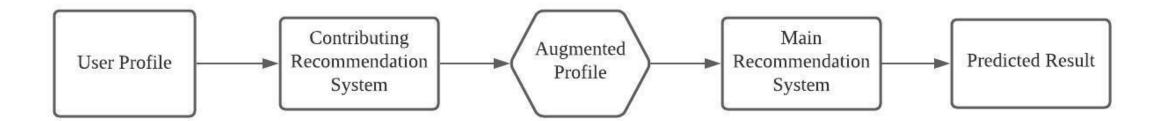
Feature Combination



Feature Augmentation

 Модель рекомендаций используется для создания рейтинга или классификации профиля пользователя / элемента, которая в дальнейшем используется в основной системе рекомендаций для получения окончательного прогнозируемого результата.

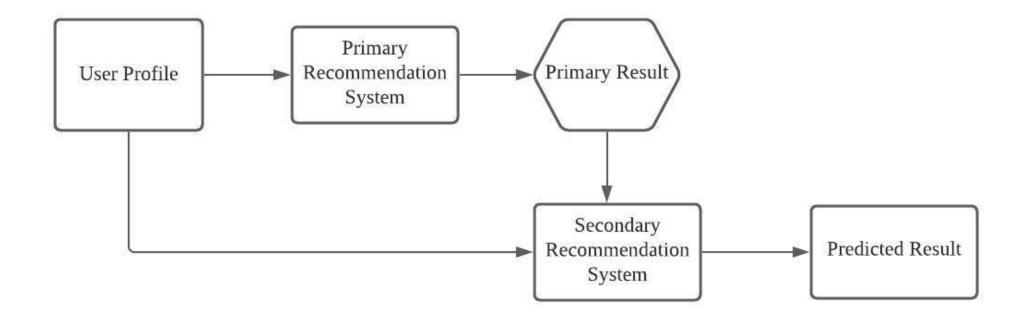
Feature Augmentation



Cascade

- Поэтапное применение нескольких моделей для уточнений рекомендаций
- Candidate selection

Cascade



Вопросы

Заключение

- Гибриды не хуже чем «стандартные» подходы
- Есть разные виды гибридов

Семинар:

Разбор домашних работ №1
 Как совместить CF + CB?