### Немного о себе

6+ лет опыта работы в Data Science



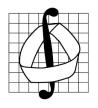


# Васильев Алексей

#### Опыт работы

Несколько лет работал в стартапе системным аналитиком и руководителем проектов





Выпускник мех-мата МГУ Аспирантура МГУ



Руководитель направления анализа данных



Закончил ШАД Яндекса



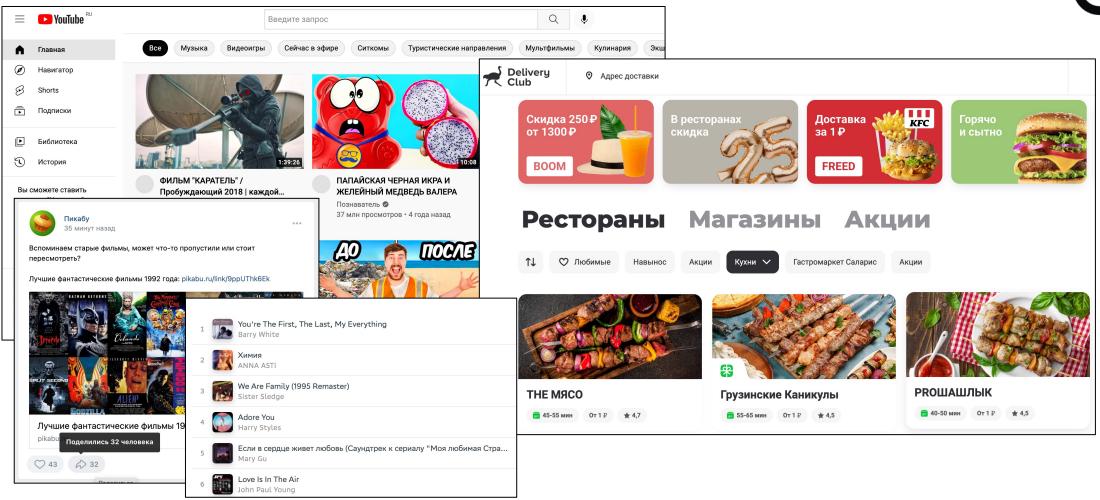
Тимлид группы рекомендательных систем в Al Lab

#### Проекты

- Создание библиотеки рекомендательных систем RePlay на Spark
- Реком. система для книжного интернет магазина
- Улучшение качества поиска
- Рекомендации похожих запросов
- Написание научных статей
- И многое другое

## Рекомендательные системы повсюду





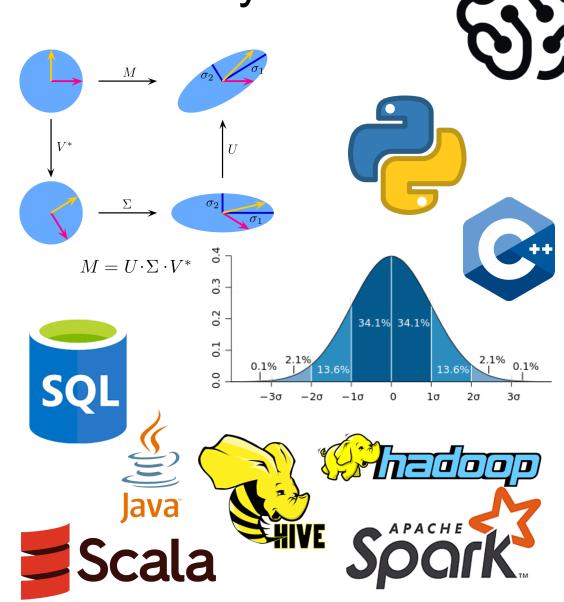
## Heoбходимые навыки для DS в RecSys

#### Минимум:

- Линейная алгебра
- Математическая статистика
- Python
- Базовый SQL

#### Полезно уметь:

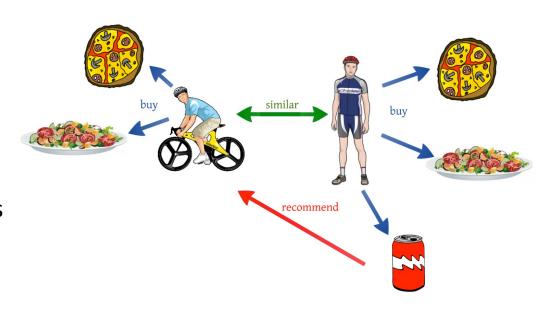
- Опыт работы с BigData (Spark, Hadoop)
- Создание микросервисов (Flask)
- Знание компилируемого ЯП (Java, Scala, C++)
- Основы Product Management



## В чем отличие рекомендаций от других задач



- Много пользователей (user) тысячи или миллионы
- Много товаров/объектов (item) тысячи или миллионы
- Взаимодействий значительно меньше чем #user\*#items
- Требуется предсказать несколько объектов
- Пользователи не могут просмотреть все товары
- Могут присутствовать только положительные взаимодействия



## Примеры рекомендательных задач



#### Задача

Рекомендации объектов пользователям

Рекомендации пользователей объектам

Рекомендации объектов объектам

Рекомендации пользователей пользователям

Продолжение сессий пользователей

#### Пример

Предложение фильмов пользователям

Предложения отправить рекламу клиентам

Показать похожие товары на текущий

Пользователи, которых вы можете знать

Прослушивание музыкального контента

## Типы отклика в задачах рекомендаций

# 69

## **Explicit**

Явный отклик пользователя

- Лайк/дизлайк
- Рейтинг
- Добавление в любимое







## **Implicit**

Неявный отклик пользователя

- Просмотр
- Покупка
- Репост
- Комментарий
- Добавление в корзину
- Загрузка
- Любые действия с объектом









## Проблемы при построение рек. систем

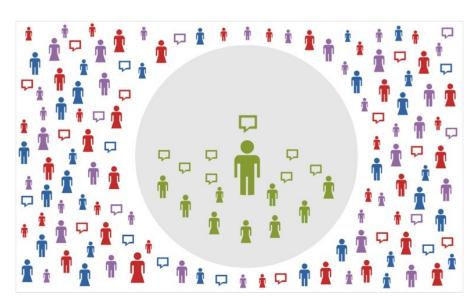


Данных значительно больше, чем в задачах другого типа

«Холодный» старт – новые пользователи и объекты

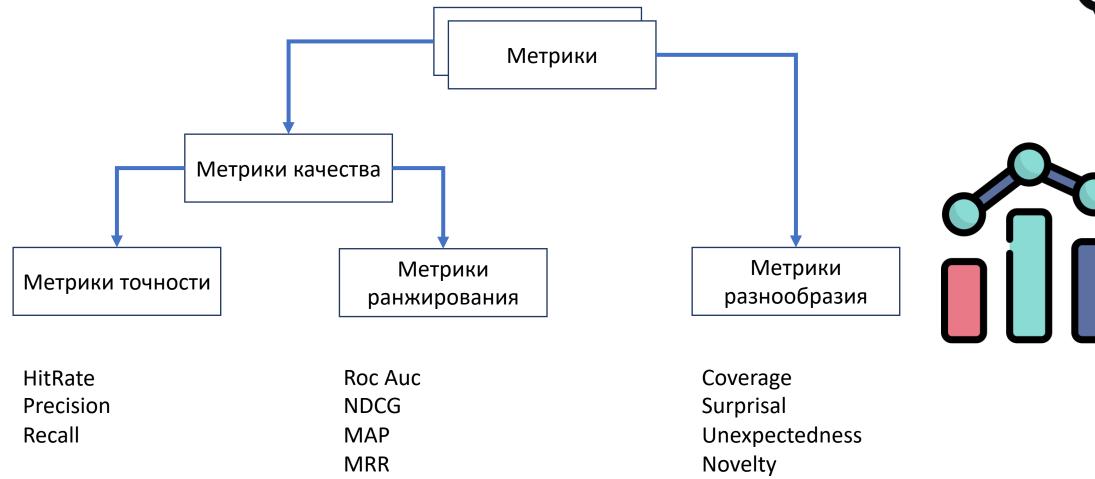
Попадание в «информационный пузырь»





## Как оценивать рекомендательные системы



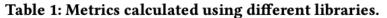


Serendipity

Diversity

## С метриками могут быть проблемы

Library	HitRate@20	MAP@20	MRR@20	NDCG@20	Precision@20	Recall@20	RocAuc
RePlay	0.475	0.039	0.186	0.093	0.058	0.096	0.283
DL RS Evaluation	1.15	0.039	0.186	0.08	0.058	0.096	0.283
DaisyRec	0.475	0.023*	0.275	0.093	0.058	0.096	fail
Beta RecSys	_	0.032	_	0.093	0.058	0.096	0.687
RecBole	0.475	0.039	0.186	0.093	0.058	0.096	0.687
Elliot	0.475	0.073	0.186	0.09	0.058	0.096	0.688
OpenRec	_	_	_	0.463	0.058	0.096	0.705
MS Recommenders	_	0.032	_	0.093	0.058	0.096	0.687
NeuRec	0.475*	0.003	0.186	0.093	0.058	0.096	_
rs_metrics	0.475	0.032	0.186	0.093	0.058	0.096	_



<sup>\*</sup> The calculation resulted in an error. If the required fix is minimal, we provide results with this mark.

Статья на конференции RecSys'21

**Quality Metrics in Recommender Systems: Do We Calculate Metrics Consistently?** 

Library	SAUC	GAUC	GAUC@20	LAUC@20	
RePlay	-	-	0.283	_	
DL RS Evaluation	-	- 0.283		i. <del></del>	
DaisyRec	_	_	fail	_	
Beta RecSys	0.687	_	_	_	
RecBole	0.687	0.858	_	_	
Elliot	0.688	0.705	_	0.112	
OpenRec		0.705	_	_	
MS Recommenders	0.687	_	_	·—	

Table 2: AUC values distributed by the meaning of the calculated metric.