

ЗАДАЧА

- Цель клиента рост продаж на 20%
- Решение создание рекомендательной системы, которая в идеальном сценарии должна дать +20% к обороту
- Метрика -- Precision@3, так как есть только 3 рекомендательные позиции на сайте
- Целевое значение метрики это 20% к конверсии сайта (порядка 0,84%), то есть порядка Precision@3 более 1%

```
conversion = events.query('event == "transaction"').event.count() / events.query('event == "view"').event.count()

v 0.7s

print(f'Conversion rate is {conversion:.2%}')

v 0.8s

Conversion rate is 0.84%
```

ОПИСАНИЕ ДАННЫХ

- events csv данные о посетителях сайта и их взаимодействии
 - 'timestamp' временная метка события (unix-time)
 - 'visitorid' id посетителя
 - 'event' тип события: view, addtocart и transaction
 - 'itemid' id товара
 - 'transactionid' id транзакции
- item_properties_part(1, 2).csv данны о свойствах товаров
 - 'timestamp' временная метка присвоения свойства
 - 'itemid' id товара
 - 'ргорегty' закодированное название свойства
 - 'value' закодированное значение свойства
- category-tree.csv дополнительные данные о соответствии категории товара (categoryid) и надкатегории (parentid)

Нужно отметить, что не все товары присутствуют в справочнике по данным о свойствах товаров (item_properties...csv)

Для построения рекомендательных моделей предлагается взять данные, где были транзакции. В качестве user y нас будет выступать visitorid, в качестве item - itemid

ВЫБРАННАЯ МОДЕЛЬ

Были проведены следующие эксперименты:

- построение рекомендация на основе данных о товарах (контекстные рекомендации) на базе FastText. Целевая метрика Precision@k получилась равной 0,12%
- матричные методы (ALS) 0.09%
- XGBoost в режиме классификации (транзакция / не транзакция) ожидаемо неотработал из-за огромного дисбаланса классов (доля класса 1 равна конверсии сервиса)
- коллаборативная фильтрация (LightFM) 0.93%

