



### Случай консалтинга. Легенда

К вам пришёл представитель крупной сети ресторанов:

— Мы хотим предлагать клиентам дополнительные блюда в конце заказа и за счёт этого увеличить прибыль. Можете построить систему рекомендаций блюд?





### Первые шаги

- Задавайте произвольные вопросы
- Поймите, что от вас хотят
- Узнайте в чём проблема



### Первые шаги

- Как будет использоваться система
- Какие доступны данные для обучения
- Какие данные будут доступны на момент предсказания
- Есть ли дополнительные ограничения



### Доступные данные

- Вся информация о чеках
- Вся информация о ресторанах
- В момент заказа вы знаете только содержимое чека и время

Как это можно использовать?





### Первая модель

- Какую величину можно было бы предсказывать
- Как померить качество на исторических данных
- Как обучить модель предсказывать эту величину



#### Первая модель: что предсказывать

- 1. Берём чек
- 2. Выкидываем одну позицию из него
- 3. Предсказываем, что именно было выкинуто



#### Первая модель: что предсказывать

- 1. Берём чек
- 2. Выкидываем одну позицию из него
- 3. Предсказываем, что именно было выкинуто

В чём плюсы и минусы такого подхода?



#### Первая модель: оценка качества

- Оцениваем не конкретное решение
- Метрика должна быть общей для произвольного алгоритма!
- Лучшим методом не обязан оказаться ML



### Первая модель: оценка качества

- Метрика качества recall@k
- Что это такое? Какое к выбрать?



### Первая модель: как обучить

- Какие есть варианты?
- Старайтесь называть сразу и плюсы и минусы

```
In [1]: import sklearn

ImportError Traceback (most recent call last)
<ipython-input-1-8fd979e02004> in <module>()
----> 1 import sklearn

ImportError: No module named sklearn
```



### Первая модель: как обучить

- По паре (чек, товар) предсказываем, был ли этот товар скрыт
- Много 0, используем негативное сэмплирование
- Как именно сэмплировать параметр задачи



#### Подводные камни

- Конечное решение принимает официант
- Оптимизируете не деньги
- Какие ещё проблемы вы видите?



#### Вторая модель

- Допустим, вы сможете провести эксперимент, чтобы собрать данные
- Как вы измените дизайн эксперимента?
- Теперь цель собрать данные, а не только улучшить продажи



#### Вторая модель: сбор данных

- Что именно вы хотите собрать?
- Как добиться максимального качества собираемых данных?
- Как найти баланс с получением профита?



#### Вторая модель: сбор данных

- Что именно вы хотите собрать?
  - клики, реальные конверсии в покупку
- Как добиться максимального качества собираемых данных?
  - Показывать случайные рекомендации
- Как найти баланс с получением профита? Exploration
  - Случайные рекомендации изредка
  - Ротация блюд в топе
  - Сэмплирование выдачи





# Случай оунерства. Легенда

В вашу команду пришла задача:

— Мы хотим предлагать клиентам дополнительные блюда на странице корзины и за счёт этого увеличить прибыль. Можете построить систему рекомендаций блюд?



## Случай оунерства. Легенда

Основные изменения:

- Есть сайт/приложение с авторизацией
- Облегчение интеграции
- Есть возможность остановиться

• К чему эти изменения приведут?



### Первая итерация

- Анализ данных из первой легенды никто не отменял
- Что нужно сделать в самом начале?



### Первая итерация

- Анализ данных из первой легенды никто не отменял
- Что нужно сделать в самом начале?
  - Проверить что блок рекомендаций вообще полезен
  - Техническая интеграция
  - Алгоритм понятная эвристика
  - Ценность скорость проверки гипотезы



### Вторая итерация

- Какую модель построить?
  - Таргет
  - Фичи
  - Валидация



### Вторая итерация

- Какую модель построить?
  - Таргет:
    - КЛИКИ
    - паззл
    - реже: разметка релевантности
  - Фичи:
    - взаимодействия товара и контекста
    - взаимодействия товара и пользователя
    - реже: взаимодействия контекста и пользователя
  - Валидация: recall@k, без изменений



# Третья и более итерация

• Какие зоны роста модели видите?



### Третья и более итерация

- Какие зоны роста модели видите?
  - Таргет: рекомендовать не то что пользователь купит и так, а дополнительно
  - Фичи: дополнительные данные, dssm, svd и т.д.
  - Решение доп. задач: управление спросом

