Презентация итоговой работы

"Сервис предсказания совершения целевого действия пользователем на сайте "СберАвтоподписка"

Выполнил: Валиев Р.И. специализация Machine Learning Engineer

Цели и задачи

Цели

- Научиться предсказывать совершение целевого действия (ROC-AUC ~ 0.65)
- Внедрить модель машинного обучения в сервис предсказания целевого действия

Задачи:

- Изучение датасета
- Подготовка данных
- Создание фич
- Обучение моделей
- Внедрение модели в сервис(localhost web app)

Изучение датасета

GA Sessions

- Одна строка = один визит на сайт
- Содержит атрибуты на основании которых обучается модель/делаются предсказания

GA Hits

- Одна строка = одно событие в рамках одного визита на сайт
- Event_action атрибут содержащий целевые данные о конверсии

Далее, в целях обучения модели с "учителем" по атрибуту **session_id** объединяем исследуемые таблицы

Подготовка данных

Cr = 0

- 97% датасета
- Строки с пропусками данных удаляем

Cr = 1

- 3% датасета
- В связи с ценностью строки с пропусками заполняем модой по атрибуту(по cr1)

Создание фич

Генерация ФИЧ *МЕСЯЦ / ЧАС* посещения

• Из данных о дате и времени сессии создаем фичи "ЧАС" и "Месяц" предполагая что время суток и года может влиять на CR

Генерация ФИЧИ разрешение экрана

• В целях создания количественной из категориальной переменой, для дальнейшего OHE, перемножили разрешение экрана

Генерация ФИЧИ lat long

• С помощью модуля geopy из названия города и страны получаем кординаты lat long, для дальнейшего OHE

Обучение моделей

Логистическая регрессия

LogisticRegression ROC-AUC 0,74%

Модель случайного леса

RandomForestClassifier ROC-AUC 0,68%

Многослойный персептрон

MLPClassifier ROC-AUC 0,73%

В соответствии с наилучшим показателем ROC-AUC 0,74 для дальнейшего внедрения выбрана модель логистической регрессии

Внедрение модели

С помощью фреймворка FAST API реализована интеграция модели предсказания в локальный сервис. Ниже продемонстрирован пример работы API:

