КОНКУРС ДЛЯ НАЧИНАЮЩИХ АНАЛИТИКОВ ДАННЫХ

GIS CHALLENGE 2020

One Hot Team

Александр Хохлявин

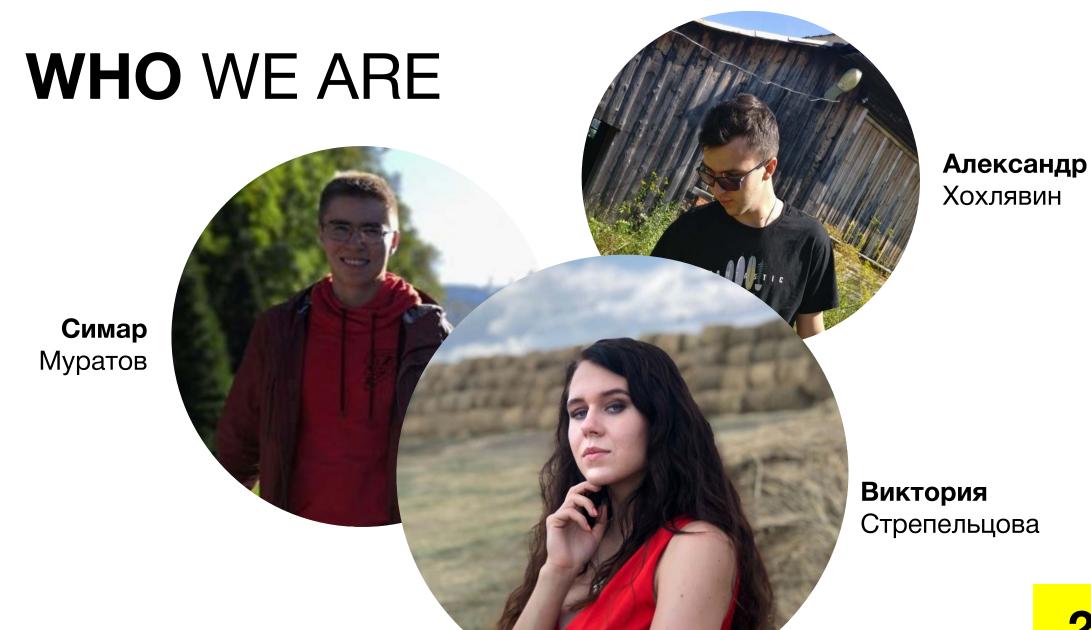
Виктория Стрепельцова

Симар Муратов

[1 0 0]

[0 **1** 0]

[0 0 1]



Предметная область

Что? Мониторинг автомобилей

Для чего?

- Оптимизация расходуемых ресурсов
- Пресечение мошеннических действий
- Выявление атипичного поведения водителей
- Улучшение (максимизация результата при минимизации затрат) логистических бизнеспроцессов

Как? С помощью специальных датчиков

Задачи

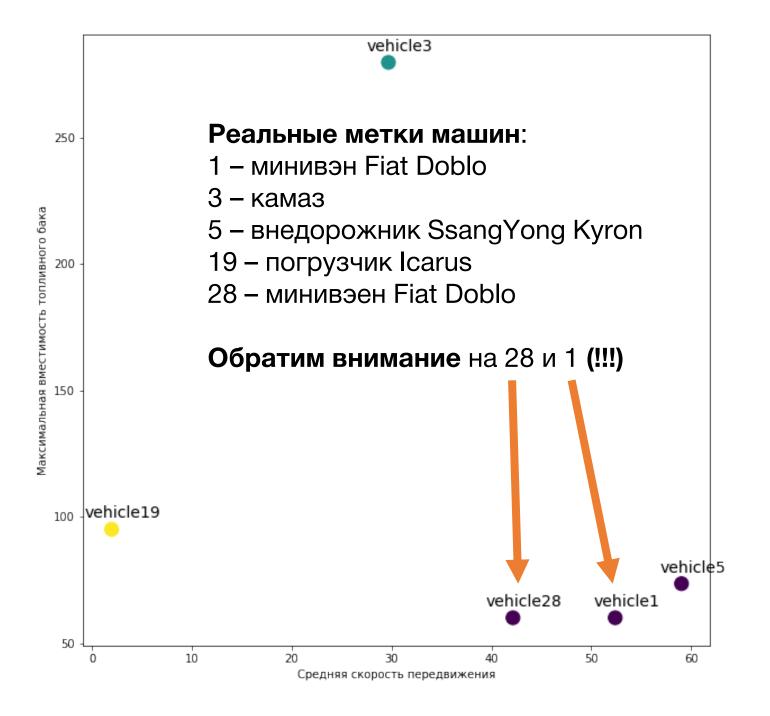
- Выявить заправки топлива с точностью до 5%
- Выявить подозрения на хищения топлива (сливы)
- Выявить режим работы техники с наибольшим расходом топлива
- Выявить режимы перевозки грузов
- Определить стиль вождения
- Классифицировать транспортные средства по типам

Препроцессинг данных

- Транспортных средств не много, но датасетов много, а данных ещё больше
- Изобретаем точечную нотацию: vehicle.dataset.value
- Поправить типы данных для дробных, целых и дат

Классификация транспортных средств **по типам**

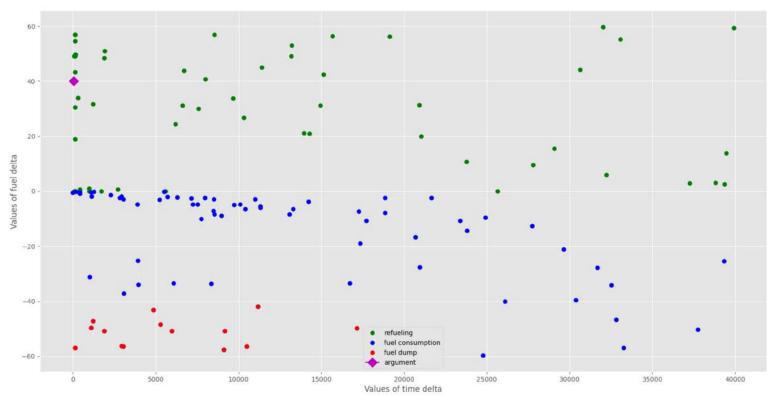
- Объектов немного признаков мало
- Медианное и среднее значения оборотов двигателя за весь период наблюдений
- **Размах** (разность между максимальным и минимальным значениями) высот
- Максимальная и средняя скорость передвижения транспортного средства
- **Максимальные** значения уровня топлива (что может быть интерпретировано как **вместимость бака**) и некоторые другие



Выявление сливов/заправок

Эвристики

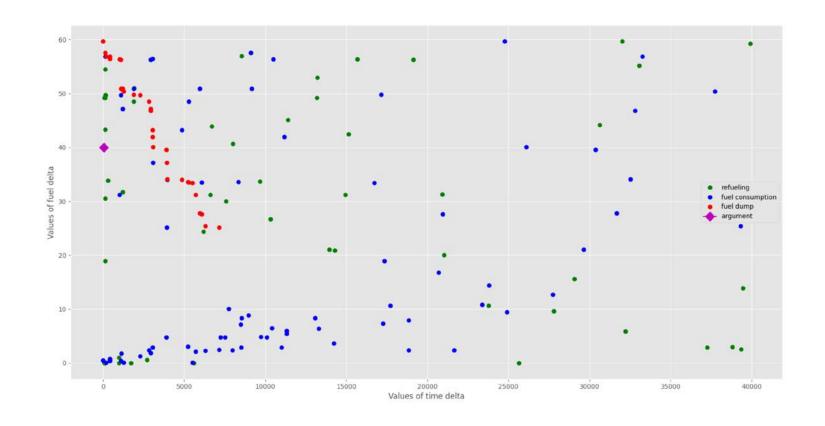
- Это **слив**, если:
 - есть сильный расход топлива за небольшой промежуток времени
 - выключено зажигание и/или обороты двигателя постоянны (нулевые)
- В противном случае либо заправка, либо обычный режим
- Заправка, если:
 - Есть большое изменение уровня топлива со знаком +
 - Выключено зажигание
- Иначе обычная работа, если:
 - Включено зажигание, расход топлива небольшой за недолгое время



Результат применения первого типа классификации

```
for i in range(0,len(data_delta_fuel_level_neg),1):
    if abs(data_delta_fuel_level_neg[i]) - average_delta_fuel_level_neg>scatter*average_delta_fuel_level_neg \
    and data_delta_time_neg[i]-average_delta_time_neg<scatter*average_delta_time_neg:
        fuel_dumps.append(data_delta_fuel_level_neg[i])
        time_dumps.append(data_delta_time_neg[i])</pre>
```

Основное условие первого типа классификации



```
max_fuel=sorted(data_delta_fuel_level_neg, key=float, reverse=True)
min_time=sorted(data_delta_time_neg, key=float)
while max_fuel[j]>average_delta_fuel_level_neg+(scatter*average_delta_fuel_level_neg/100
    fuel_dumps.append(max_fuel[j])
    time_dumps.append(min_time[j])
    j+=1
```

Основное условие второго типа классификации

Выявление режима работы техники с наибольшим расходом топлива

Параметры, характеризующие режим работы:

- скорость движения (км/ч)
- скорость оборотов двигателя (оборотов/мин)

Целевой признак:

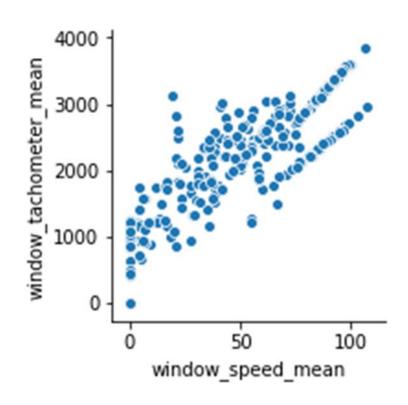
• расход топлива

Методы:

- метод плавающего окна
- линейная регрессия

Выявление режима работы техники с наибольшим расходом топлива

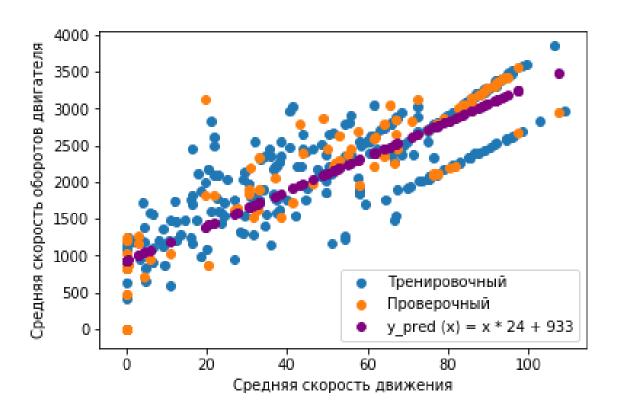
- Были оставлены данные только с максимальным значением расхода топлива
- Распределение значений скорости и оборотов двигателя в этом случае показало, что максимальный расход дает не пара этих значений и не интервал, а зависимость
- Зависимость определяем с помощью линейной регрессии



Выявление режима работы техники с наибольшим расходом топлива

- С помощью метода **линейной регрессии** была определена зависимость между скоростью и оборотами
- Полученная зависимость:

rotation = 24 * speed + 933



Определение стиля вождения

Предполагаемые стили:

- безопасный
- умеренно-опасный
- опасный

Ключевые признаки:

- скорость движения (км/ч)
- высота отн. уровня моря (м)
- скорость вращения двигателя (оборот/мин

• Методы:

• плавающего окна

Метод **плавающего окна** в определении стиля вождения

- **Предположение**: резкие скачки скорости, показателей высоты и оборотов двигателя говорят об умеренно опасном или опасном стиле вождения
- Решение: на протяжении движения вычисляем разности характеристик в два близлежащих момента времени (движемся по данным «окном»), фиксируем разности, превышающие заданные планки.
- Ширина «окна» индивидуальна для каждого параметра и определяется эмпирически.



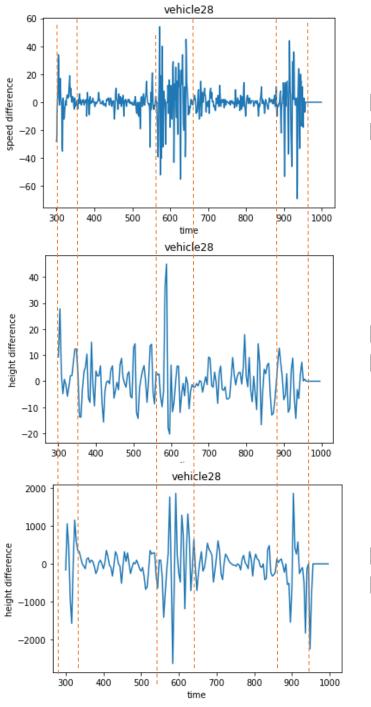


График изменения **скорости** Ширина окна – 8 секунд

График изменения **высоты** Ширина окна – 10 секунд

График изменения **числа оборотов двигателя** Ширина окна – 8 секунд

Итоги

- Проведена очистка, препроцессинг и подготовка данных для подачи в модель машинного обучения
- Представлен **универсальный подход** для загрузки данных: точечная нотация данных N TC, K датчиков.
- Применены эвристические и алгоритмические подходы к решению всех представленных в конкурсе задач
- Получены **результаты** классификаций, сравнили с **реальными** данными

Нестареющая классика

