## Дипломная работа

По теме:

Разработка модели для предсказания цен на недвижимость

Выполнил: Досаев Савелий

## Актуальность задачи

Актуальность темы дипломной работы обусловлена тем, что на сегодняшний день появляется все большая необходимость в определении стоимости недвижимости

#### Предсказание стоимости имущества необходима:

- при операциях купли-продажи или сдачи в аренду;
- при акционировании предприятий;
- при кадастровой оценке для целей налогообложения объектов недвижимости;
- для страхования объектов недвижимости;
- при кредитовании объектов недвижимости;
- при разработке инвестиционных проектов и привлечения инвесторов;
- при ликвидации объектов недвижимости;
- при исполнении прав наследования, судебного приговора;

### Цель работы:

Разработка модели для предсказания рыночной стоимости объекта недвижимости с использованием машинного обучения.

# Для достижения поставленной цели необходимо решить следующие задачи:

- Обработать данные и привести их к числовому формату
- Очистить данные от вбросов
- Проанализировать важность различных признаков
- Отобрать признаки для обучения
- Выбрать алгоритм машинного обучения и обучить модель
- Оценить полученный результат

## Оценка полученного результата

- Основная метрика:
  - ▶ Mape(Mean absolute percentage error)
  - ▶ Средний процент ошибки: принимает значения от 0 до ∞

#### Дополнительные метрики:

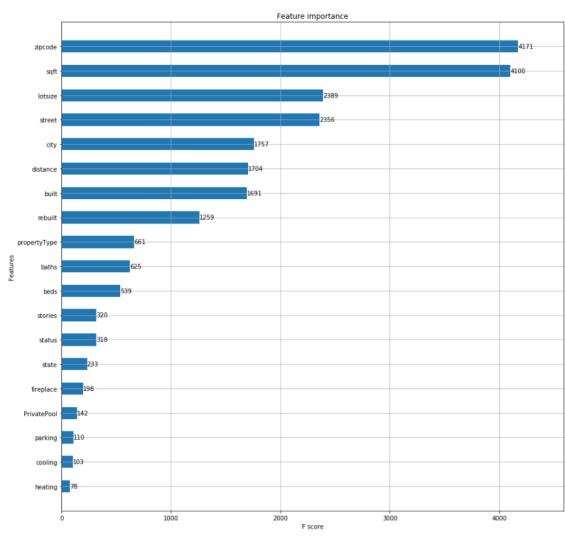
- ► R2(<u>Коэффициент детерминации</u>)
- ▶ Доля необъяснённой дисперсии: принимает значения от -∞ до 1
- Rmse(<u>Root-mean-square deviation</u>)
- Корень разности между предсказанным и настоящим значениями.
  Принимает значения от 0 до ∞

### Недвижимость для прогнозирования

В ходе работы я обучаю модель на очищенных данных Из 360000 домов для обучения пошло только 200000 из них

- Лучшим образом для предсказания покажут себя:
- Квартиры с площадью от 20 кв. м.
- Любые дома до 10 этажей и с площадью до 650 кв. м.
- Участки до 4 кв. км.
- Модель плохо работает на:
- Больших участках или фермах
- Дешевой недвижимости (<40000\$)</li>
- Аномально больших домах(кол-во ванн, этажей, спален>10, цена>3500000\$)
- Модель не работает на домах без адреса

# Факторы, влияющие на стоимость недвижимости



Адрес и площадь имеют наибольший вклад в стоимость

Heating, cooling, parking, state, privatePool и fireplace дают незначитель ный результат

# Предсказания по разным признакам

Точность с использованием всех данных

	Model	r2_train	r2_test	mape_train	mape_test	rmse_train	rmse_test
0	Random Forest	64.22	62.54	47.07	47.24	27564803.07	28008340.93
1	XGB	97.10	82.59	16.00	24.61	7850370.72	19096917.69
2	LGBM	96.76	83.86	5.11	22.99	8295838.45	18383288.46

Точность с использованием только адреса и площади

	Model	r2_train	r2_test	mape_train	mape_test	rmse_train	rmse_test
0	Random Forest	63.54	62.09	47.32	47.62	28009618.79	28392310.92
1	XGB	95.00	82.03	19.39	26.22	10368715.39	19544315.79
2	LGBM	96.55	83.46	5.96	24.15	8620859.69	18753912.22

Точность падает только на 1.1% по сравнению с предсказаниями по всем данным

## Итог работы

- Обученная модель для предсказания цен на недвижимость
  - ▶ Точность модели 77%
  - ▶ Среднее отклонение от действительной цены 90000
- Прототип работающая модель
  - Принимает в себя следующие данные:
    - Адрес и площадь
    - ▶ год постройки
    - ▶ Спальни, этажи и ванные комнаты

По времени прототип работает:

- 2.5 секунды для предсказания 1 дома
- 12.5 секунд для предсказания 10000 домов

#### https://github.com/Brilliance1512/dataproject

