Нижний Новгород 2023

АНАЛИЗ СТОИМОСТИ НЕДВИЖИМОСТИ НА PYTHON С ПРИВЯЗКОЙ К ГЕОДАННЫМ И ВИЗУАЛИЗАЦИЕЙ В ВИДЕ ИНТЕРАКТИВНЫХ КАРТ LEAFLET JAVASCRIPT ПОСРЕДСТВОМ БИБЛИОТЕКИ FOLIUM

Выпускная квалификационная работа

Руководитель:

старший преподаватель кафедры информационных систем и технологий

Маслова Екатерина Александровна

Рецензент:

старший преподаватель кафедры прикладной математики и информатики

Шадрина Елена Викторовна

Выполнила:

студентка группы ВПИ 20

Бондарева Татьяна Павловна



Объект исследования

Рынок жилой недвижимости Нижегородской области

Предмет исследования

Использование современных инструментов анализа и визуализации данных с целью последующего прогнозирования стоимости объектов недвижимости с применением методов машинного обучения

Задачи исследования:

- 1. рассмотреть современные инструменты визуализации и анализа данных;
- 2. подготовить данные для проведения анализа и обучения модели;
- 3. выполнить одномерный и двумерный анализ данных с использованием инструментов визуализации;
- 4. рассмотреть методы машинного обучения, подходящие для прогнозирования стоимости недвижимости;
- 5. создать и обучить модель на полученных данных, интерпретировать результаты.



Основная часть работы

- 1 Описание и предобработка данных для проведения анализа
 - 1.1 Описание исходных данных
 - 1.2 Используемые инструменты
 - 1.3 Предварительная обработка исходных данных
- 2 Проведение анализа данных. Выявление взаимосвязей и закономерностей в данных
 - 2.1 Одномерный анализ данных
 - 2.2 Двумерный анализ данных
- 3 Прогнозирование стоимости объектов недвижимости с использованием алгоритма xgboost
 - 3.1 Обзор методов машинного обучения для определения стоимости объектов недвижимости
 - 3.2 Описание алгоритма XGBoost
 - 3.3 Выбор метрики качества модели
 - 3.4 Построение модели. Интерпретация результатов

Описание и предобработка данных для проведения анализа. Описание исходных данных

категориальные признаки

building_type

object_type

геопространственные признаки

geo_lon

geo_lat

временные признаки

date

time

количественные признаки

levellevelsroomsareakitchen_areapriceregion

Исходный набор данных содержит 5 477 006 объектов недвижимости, расположенных в 84 регионах Российской Федерации. Каждый объект характеризуется 13 признаками.

Факультет информатики, математики и компьютерных наук

Анализ стоимости недвижимости на Python с привязкой к геоданным и визуализацией в виде интерактивных карт Описание и предобработка данных для проведения анализа. Используемые инструменты



Язык программирования, широко применяемый для анализа данных



Дистрибутив Python, содержащий необходимые для анализа и обработки данных инструменты и библиотеки



Библиотека для выполнения научных и инженерных расчетов



Библиотека для анализа и обработки структурированных данных



Интерактивная среда для разработки на Python



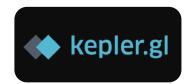
Библиотека для работы с многомерными массивами, включающая набор математических функций



Библиотека для визуализации данных.
Применяется для построения и
отображения диаграмм размаха, круговых
диаграмм, столбчатых диаграмм,
гистограмм



Библиотека для создания статических графиков. Применяется для построения диаграмм размаха, круговых диаграмм, столбчатых диаграмм, гистограмм



Инструмент для визуализации больших наборов геопространственных данных и создания интерактивных карт. Применяется для отображения анализируемых объектов на карте с использованием цветового кодирования

Folium



Библиотека визуализации геопространственных данных. Применяется для создания интерактивной карты с отображением информации об анализируемых объектах



Библиотека машинного обучения. Применяется для разделения набора данных на обучающую и тестовую выборки, а также для оценки качества модели



Библиотека, используемая в машинном обучении и предоставляющая функциональность для решения задач на основе алгоритма градиентного бустинга. Применяется для создания модели прогнозирования стоимости

Описание и предобработка данных для проведения анализа. Предварительная обработка исходных данных

поиск объектов недвижимости, расположенных в Нижегородской области

поиск пропущенных значений

поиск повторяющихся записей

поиск неверных значений

поиск выбросов

удаление ненужных признаков

выделено 101 086 объектов недвижимости Нижегородской области

пропущенные значения отсутствуют

найдено и удалено 11 дубликатов

откорректированы отрицательные значения признаков price, rooms

удалены выбросы из признаков price, area и kitchen_area

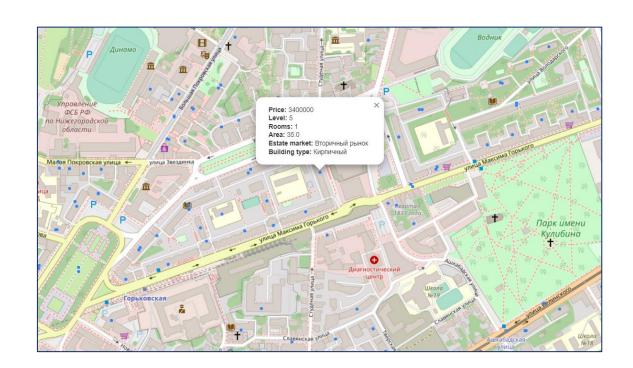
удалены признаки region, date и time, на основе признака date сформирован признак year

Исходный набор данных - 5 477 006 объектов, 13 признаков

price date time geo_lat geo_lon region building_type level levels rooms area kitchen_area object_type 0 6050000 2018-02-19 20:00:21 59.805808 30.376141 2661 1 8 10 3 82.6 10.8 1 1 8650000 2018-02-27 12:04:54 55.683807 37.297405 81 3 5 24 2 69.1 12.0 1 2 4000000 2018-02-28 15:44:00 56.295250 44.061637 2871 1 5 9 3 66.0 10.0 1 3 1850000 2018-03-01 11:24:52 44.996132 39.074783 2843 4 12 16 2 38.0 5.0 11 4 5450000 2018-03-01 17:42:43 55.918767 37.984642 81 3 13 14 2 60.0 10.0 1

Обработанный набор данных – 79 506 объектов, 11 признаков

	price	geo_lat	geo_lon	building_type	level	levels	rooms	area	kitchen_area	object_type	year
2	4000000	56.295250	44.061637	1	5	9	3	66.0	10.0	1	2018
22	3843000	56.346027	43.871648	2	16	25	2	61.0	11.0	11	2018
23	2697200	56.346027	43.871648	2	6	25	1	44.0	20.0	11	2018
24	4214700	56.346027	43.871648	2	16	25	2	67.0	20.0	11	2018
25	3773700	56.346027	43.871648	2	12	25	2	60.0	12.0	11	2018

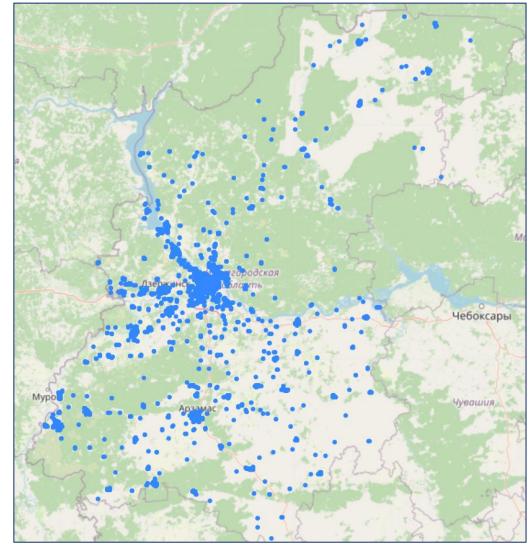


Анализ стоимости недвижимости на Python c

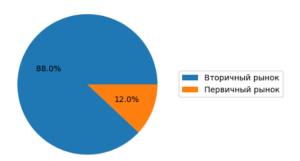
привязкой к геоданным и визуализацией в

виде интерактивных карт

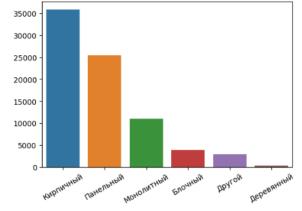
Наибольшее количество продаваемых объектов сосредоточено в административных центрах Нижегородской области: Нижнем Новгороде, Дзержинске, Кстово, Балахне, Павлове, Богородске, Городце, Арзамасе, Выксе и на Бору



Проведение анализа данных. Выявление взаимосвязей и закономерностей в данных. Одномерный анализ данных



Наибольшая доля продаваемых объектов относится к рынку вторичного жилья. Их количество составляет 70 005 из 79 506

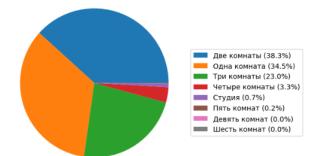


Наибольшее количество выставленных на продажу объектов – это кирпичные здания. Их число составляет 35 903 из 79 506



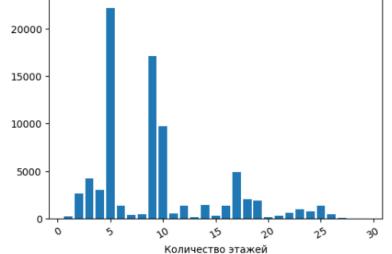


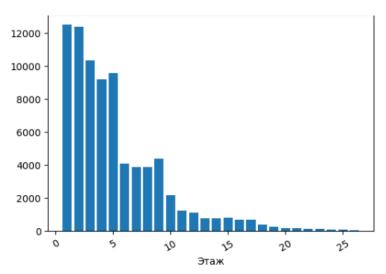
Проведение анализа данных. Выявление взаимосвязей и закономерностей в данных. Одномерный анализ данных



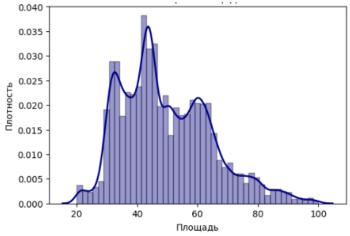
Наибольшее количество объявлений подано о продаже двух- и однокомнатных квартир. Их число составляет 30 443 и 27 404 соответственно





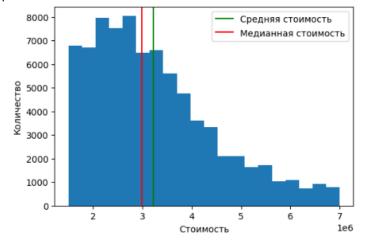


Большинство продаваемых квартир находятся в пятиэтажных зданиях и расположены преимущественно на первых двух этажах

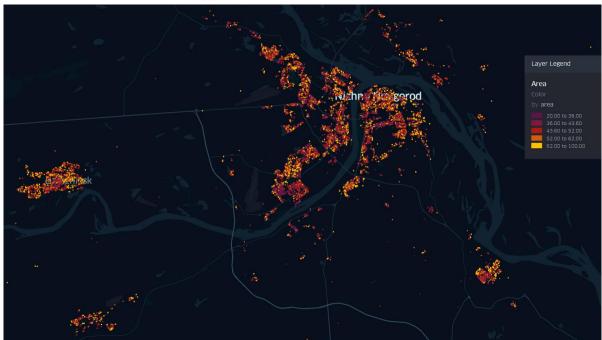


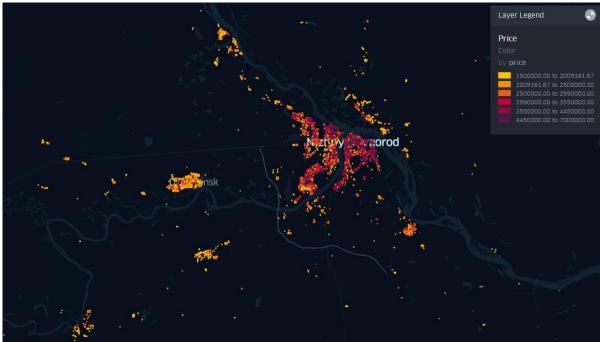
Средняя площадь продаваемых объектов составляет ориентировочно 47 м² с разбросом значений примерно 15 м², при этом 25% от общего количества имеют площадь ниже 38 м², а 75% - ниже 60 м²

Проведение анализа данных. Выявление взаимосвязей и закономерностей в данных. Одномерный анализ данных



Средняя стоимость продаваемых объектов составляет ориентировочно 3,0 млн руб. с разбросом значений примерно 1,3 млн руб., при этом 25% от общего количества имеют стоимость ниже 2,3 млн руб., а 75% - ниже 3,9 млн руб





В результате проведения <u>одномерного анализа данных</u> можно сделать вывод, что средняя квартира, выставленная на продажу в Нижегородской области в период с 2018 года по 2021 год, имеет следующие характеристики:

□ общая площадь около 47 м²;

□ двухкомнатная;

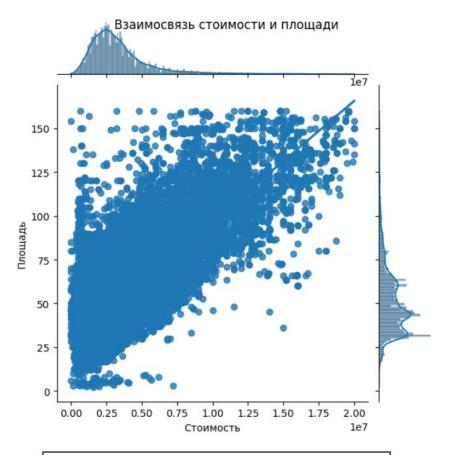
□ расположена в кирпичном пятиэтажном доме;

□ преимущественно на первом этаже;

□ относится к рынку вторичного жилья;

□ имеет стоимость около 3 млн руб.



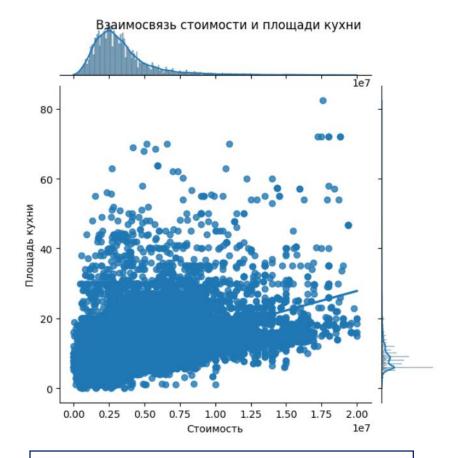


Анализ стоимости недвижимости на Python c

привязкой к геоданным и визуализацией в

виде интерактивных карт

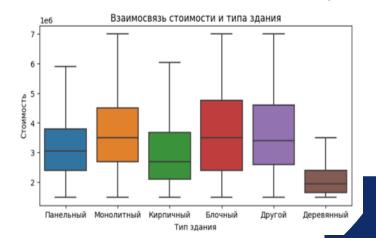
Коэффициент корреляции между признаками price и area составляет 0,75. Это говорит о наличии сильной линейной зависимости между ними – чем больше общая площадь квартиры, тем выше ее стоимость



Коэффициент корреляции между признаками price и kitchen area составляет 0,54. Это говорит о наличии средней линейной зависимости между ними – стоимость квартиры растет с увеличением площади кухни

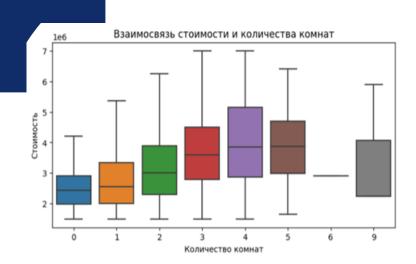


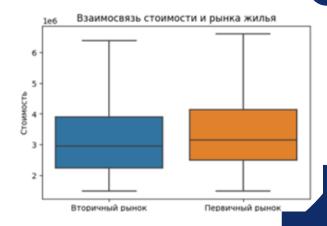
Проведение анализа данных. Выявление взаимосвязей и закономерностей в данных. Двумерный анализ данных



С увеличением количества комнат в квартире ее средняя стоимость увеличивается. Это справедливо, пока число комнат не превышает четырех. Средняя стоимость квартир с большим количеством комнат соизмерима со стоимостью четырехкомнатной квартиры, либо ниже ее

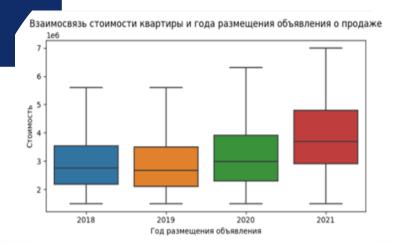


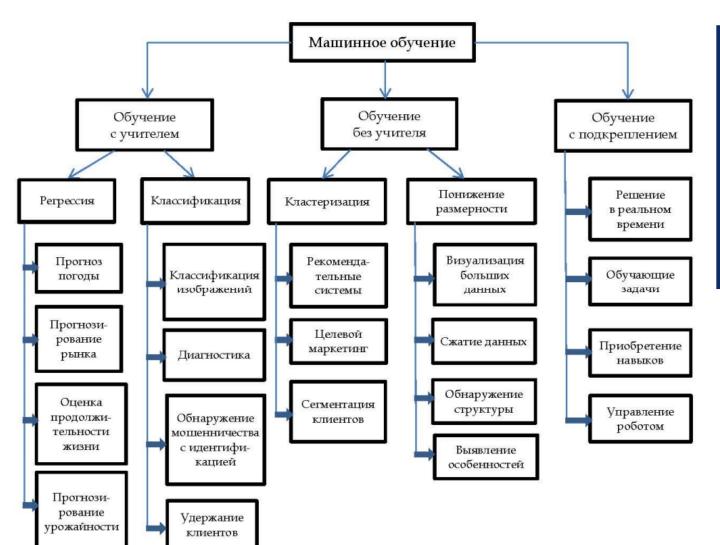




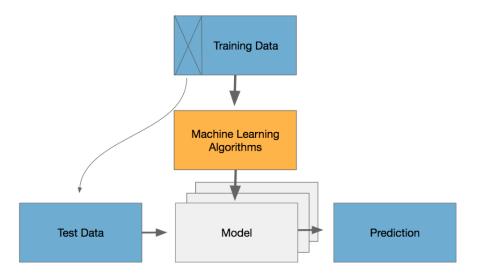
В 2018 и 2019 годах средняя стоимость квартир находилась примерно на одном уровне, в 2020 году отмечался небольшой рост и более резкий подъем в 2021 году

Средняя стоимость квартир на первичном рынке несущественно выше, чем на вторичном

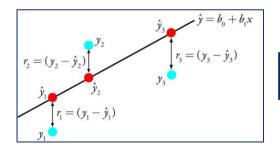




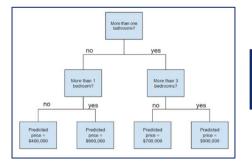
Для прогнозирования стоимости недвижимости необходимо решить задачу регрессии, которая относится к типу машинного обучения - обучение с учителем. Обучение с учителем предполагает наличие тренировочных данных, на основе которых создается модель, делающая прогнозы на новых ранее не встречавшихся данных.



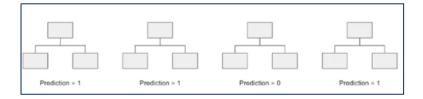
Прогнозирование стоимости объектов недвижимости с использованием алгоритма XGBoost. Обзор методов машинного обучения для определения стоимости объектов недвижимости



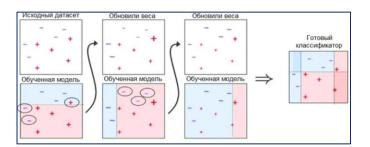
Линейная регрессия



Деревья принятия решений



Случайный лес

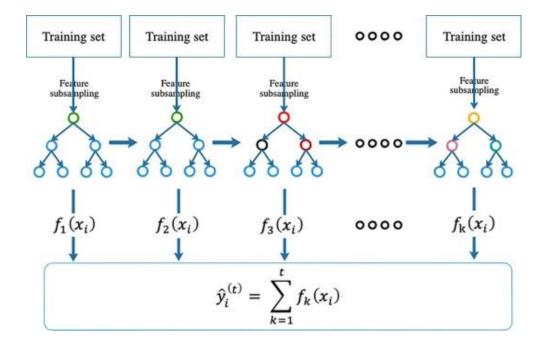


Градиентный бустинг

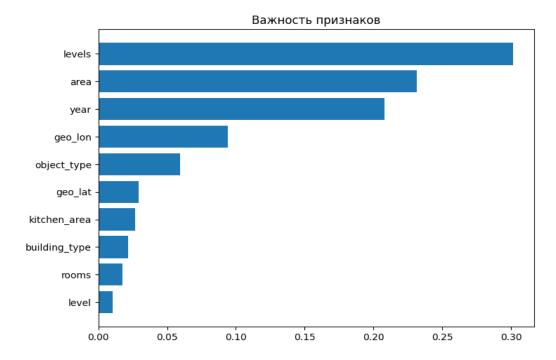
- Лейфер Л.А., Чёрная Е.В. Массовая оценка объектов недвижимости на основе технологий машинного обучения. Анализ точности различных методов на примере определения рыночной стоимости квартир. Имущественные отношения в РФ № 3 (222), 2020
- 2. Алексеева Ю. А., Гусев К. А. Использование методов машинного обучения для определения стоимости объектов недвижимости. СибГУ науки и технологий имени академика М. Ф. Решетнёва. Решетневские чтения, 2022
- 3. Q. Truong, M. Nguyen, H. Dang, B. Mei Housing price prediction via improved machine learning techniques. Procedia Computer Science, vol. 174, pp. 433–442, 2020

с привязкой к геоданным и визуализацией

XGBoost (extreme gradient boosting)



Прогнозирование стоимости объектов недвижимости с использованием алгоритма XGBoost. Описание алгоритма XGBoost. Выявление наиболее важных признаков. Оценка качества модели



Полученное значение коэффициента детерминации составляет R^2 = 0,92, что указывает на высокую степень соответствия модели данным

Предварительная обработка данных

подготовка набора данных для проведения анализа

Одномерный анализ данных

описание средней квартиры, продаваемой в Нижегородской области с 2018 г. по 2021 г.

Интерактивные карты

где сосредоточено наибольшее количество анализируемых объектов

как меняется значение той или иной характеристики объекта в зависимости от его местоположения

Двумерный анализ данных

выявление зависимости стоимости объекта от его характеристик

Машинное обучение

прогнозирование стоимости объекта недвижимости

Репозиторий

https://github.com/Tatiana0611/PYTHON-REAL-ESTATE-VALUE-ANALYSIS

