Аналитический отчет

Парсинг данных:

```
import cianparser
from time import sleep
a=0
while a < 52:
data = cianparser.CianParser(location="MocκBa").get_flats(deal_type="sale", rooms=(3,4), with_saving_csv=True, with_extra_data=True, additional_settings={"start_page":1+a, "end_page":2+a})
sleep(120)
a+=2
```

Собираем все данные о квартирах с помощью библиотеки cian. После того как мы спарсим нужное кол-во строк, нам нужно произвести подготовку данных для анализа: проверка на пропуски, выбросы и ошибки. Обработать выявленные аномалии (удалить / заполнить)

- 1) Я решил удалить столбцы author, author_type, url, deal_type и accommodation_type из нашего CSV файла с данными о квартирах по следующим причинам:
- **А) Необходимость в релевантной информации**: Основная цель анализа данных о квартирах заключается в оценке их стоимости и сравнении цен за квадратный метр. Столбцы, такие как <u>author u author type</u>, содержат информацию о том, кто разместил объявление, что не влияет на фактическую стоимость недвижимости. Эти данные не имеют отношения к характеристикам квартиры, которые могут повлиять на цену.
- **Б)** Фокус на ценовых показателях: Для анализа рынка недвижимости важнее сосредоточиться на факторах, которые непосредственно влияют на цену, таких как площадь квартиры, местоположение и другие характеристики. Столбцы deal type и accommodation type могут быть полезны в определенных контекстах, но для расчета цены за квадратный метр они не являются критически важными, так как цена может варьироваться в зависимости от других более значимых факторов.

```
# Загрузка данных из CSV файла
file_path = r'C:\Users\user\Desktop\intensiv\merged_file.csv' # Укажите путь к вашему CSV файлу
df = pd.read_csv(file_path)

# Удаление указанных столбцов
columns_to_drop = ['author', 'author_type', 'url', 'deal_type', 'accommodation_type']
df.drop(columns=columns_to_drop, inplace=True)

# Сохранение обновленного DataFrame обратно в CSV файл
df.to_csv('updated_apartments.csv', index=False)
```

```
процент пропусков в колонках.
location
                         0.000000
deal_type
                         0.000000
accommodation type
                         0.000000
floor
                         0.000000
floors_count
                         0.000000
rooms count
                         0.000000
total meters
                         0.000000
price
                         0.487673
district
                         9.428339
street
                        14.020591
house number
                        15.253319
underground
                        17.691682
residential_complex
                        25.995665
year of construction
                        25.020320
object_type
                        25.020320
house material type
                        25.020320
heating_type
                        25.020320
finish_type
                        25.020320
living meters
                        25.020320
kitchen meters
                        25.020320
price per meter
                         0.487673
dtype: float64
```

2) Анализируем какие колонки имеют пропуски, видим, что пропусков достаточно много. Я решил удалить строки, в которых отстутсвует год постройки.

```
# Удаление строк, где отсутствует год постройки

df_cleaned = df.dropna(subset=['year_of_construction'])

# Сохранение очищенного DataFrame обратно в CSV файл

df_cleaned.to_csv('cleaned_apartments.csv', index=False)
```

3) После удаления строк, снова смотрим пусты значения.

Видим, что в колонке метро есть много пропусков. Буду заполнять колонку underground. Часть процентов я заполнил модой, другую медианой. Колонку house_number заполним медианой, так как этот фактор не сильно влияет на цену квадратного метра.

Так же нужно заполнить значения -1 в колонках. Заполнил разные колонки по разному. Колонку с годом постройки, определил медиану и по ней заполнил. Квадратные метры кухни и жилой площади заполнял по среднему. Смотрел сколько квадратных метров квартира, и в процентном соотношении заполнил аномалии

```
location
                         0.000000
deal type
                         0.000000
accommodation type
                         0.000000
floor
                         0.000000
floors count
                         0.000000
rooms count
                         0.000000
total_meters
                         0.000000
                         0.469738
price
district
                        11.833785
street
                        15.627823
house number
                        17.127371
underground
                        23.197832
residential_complex
                        27.588076
year of construction
                         0.000000
object type
                         0.000000
house_material_type
                         0.000000
heating_type
                         0.000000
finish_type
                         0.000000
living meters
                         0.000000
```

Вывод:

В процессе анализа рынка недвижимости мы пришли к важному выводу: цена за квадратный метр квартиры в значительной степени определяется тремя ключевыми факторами.

- 1) Площадь квартиры
- 2) Количество комнат
- 3) Локация

