# Tập dữ liệu nhà ở tại Việt Nam thành phố Hà Nội

Đây là một tập dữ liệu về các thông tin nhà ở bao gồm địa chỉ, diện tích, giá nhà,... ở thành phố Hà Nội, Việt Nam. Ta sẽ đi sơ qua về dữ liệu cũng như các bước tiền xử lý, phân tích, hồi quy và cuối cùng là dự đoán giá nhà nhờ vào các biến đã cho.

Link tập dữ liệu: https://www.kaggle.com/datasets/ladcva/vietnam-housing-dataset-hanoi? select=VN\_housing\_dataset.csv

Tập dữ liệu này có nguồn kiểm chứng từ: https://creativecommons.org/licenses/by-nc-sa/4.0/

```
import sys
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import seaborn as sns
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
from sklearn.model_selection import train_test_split
import statsmodels.formula.api as smf
import statsmodels.api as sm
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras.layers import Dense
```

## Thu nhập dữ liệu

```
In [ ]: vn_house_df = pd.read_csv('VN_housing_dataset.csv')
    vn_house_df
```

Out[ ]:

0 0	Unnamed: 0	Ngày	Địa chỉ	Quận	Huyện	Loại hình nhà ở	Giấy tờ pháp lý	Số tầng	Số phòng ngủ	Diện tích	Dài	Rộng	G
C	0.0	2020- 08-05	Đường Hoàng Quốc Việt, Phường Nghĩa Đô, Quận C	Quận Cầu Giấy	Phường Nghĩa Đô	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	4	5 phòng	46 m²	NaN	NaN	tri
1	I 1.0	2020- 08-05	Đường Kim Giang, Phường Kim Giang, Quận Thanh	Quận Thanh Xuân	Phường Kim Giang	Nhà mặt phố, mặt tiền	NaN	NaN	3 phòng	37 m²	NaN	NaN	tri
2	2 2.0	2020- 08-05	phố minh khai, Phường Minh Khai, Quận Hai Bà	Quận Hai Bà Trưng	Phường Minh Khai	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	4	4 phòng	40 m²	10 m	4 m	tri
3	3.0	2020- 08-05	Đường Võng Thị, Phường Thụy Khuê, Quận Tây Hồ,	Quận Tây Hồ	Phường Thụy Khuê	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	NaN	6 phòng	51 m²	12.75 m	4 m	tri
4	4.0	2020- 08-05	Đường Kim Giang, Phường Kim Giang, Quận Thanh	Quận Thanh Xuân	Phường Kim Giang	Nhà ngõ, hẻm	NaN	NaN	4 phòng	36 m²	9 m	4 m	tri

	Unnamed: 0	Ngày	Địa chỉ	Quận	Huyện	Loại hình nhà ở	Giấy tờ pháp lý	Số tầng	Số phòng ngủ	Diện tích	Dài	Rộng	G
8249	<b>2</b> 82492.0	2019- 08-07	Đường Trần Quốc Hoàn, Phường Quan Hoa, Quận Cầ	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà mặt phố, mặt tiền	NaN	NaN	3 phòng	50 m²	NaN	NaN	tri
8249	<b>3</b> 82493.0	2019- 08-07	Đường Nguyễn Khánh Toàn, Phường Quan Hoa, Quận	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà mặt phố, mặt tiền	Đã có sổ	NaN	4 phòng	41 m²	NaN	NaN	; tri
8249	<b>4</b> 82494.0	2019- 08-05	Đường Quan Hoa, Phường Quan Hoa, Quận Cầu Giấy	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	NaN	4 phòng	60 m²	NaN	NaN	tri
8249	<b>5</b> 82495.0	2019- 08-05	Đường Hồ Tùng Mậu, Phường Mai Dịch, Quận Cầu G	Quận Cầu Giấy	Phường Mai Dịch	Nhà phố liền kề	NaN	NaN	4 phòng	45 m²	NaN	NaN	tri
8249	<b>6</b> NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	

82497 rows × 13 columns

## Có bao nhiều dòng cột? Có dòng nào bị lặp không?

```
In [ ]: vn_house_df.shape
Out[ ]: (82497, 13)

In [ ]: have_duplicated_rows = vn_house_df.duplicated().any()
have_duplicated_rows
```

```
Out[]: False
```

# Khám phá dữ liệu

```
vn house df.info()
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 82497 entries, 0 to 82496
        Data columns (total 13 columns):
             Column
                               Non-Null Count Dtype
         ---
         0
             Unnamed: 0
                               82496 non-null
                                               float64
         1
                               82496 non-null
                                               object
             Ngày
         2
             Địa chỉ
                               82449 non-null
                                               object
         3
             Quận
                               82495 non-null
                                               object
         4
             Huyện
                               82449 non-null
                                               object
         5
                                               object
             Loại hình nhà ở 82465 non-null
         6
             Giấy tờ pháp lý 53610 non-null
                                               object
         7
             Số tầng
                               36399 non-null
                                               object
         8
             Số phòng ngủ
                               82458 non-null
                                               object
         9
             Diện tích
                               82495 non-null
                                               object
         10
             Dài
                               19827 non-null
                                               object
         11
             Rộng
                               35445 non-null
                                               object
         12
             Giá/m2
                               82484 non-null object
        dtypes: float64(1), object(12)
        memory usage: 8.2+ MB
In [ ]:
        vn_house_df.nunique()
        Unnamed: 0
                            82496
Out[]:
        Ngày
                              174
                            13957
        Địa chỉ
        Quận
                               29
        Huyện
                              309
        Loại hình nhà ở
                                4
        Giấy tờ pháp lý
                                3
        Số tầng
                               29
        Số phòng ngủ
                               11
        Diên tích
                              504
        Dài
                              487
                              410
        Rộng
        Giá/m2
                             8345
        dtype: int64
        Như vậy, ta có thể nhận định được các cột categorical và numerical một cách dễ dàng.
        categorical_cols = ['Quận','Huyện','Loại hình nhà ở','Giấy tờ pháp lý']
In [ ]:
         numerical_cols = ['Số tầng','Số phòng ngủ','Diện tích','Giá/m2']
```

### Tiền xử lý dữ liệu

Nhìn vào dữ liệu, ta cần lưu ý vài thứ như sau:

• Nếu nhìn sâu một chút, cột Quận Huyện đã nằm bên trong cột địa chỉ bởi vì địa chỉ được ghi một cách đầy đủ theo quy định ở nước ta nên ta sẽ không tính hai cột này vào thống

kê mô tả tuy vẫn có giá trị trực quan.

• Cột Diện tích thực chất là tích của hai cột Dài và Rộng.

```
In [ ]: removed_cols = ['Unnamed: 0','Dài','Rông']
vn_house_df.drop(columns=removed_cols,inplace=True)
vn_house_df
```

Out[]:

	Ngày	Địa chỉ	Quận	Huyện	Loại hình nhà ở	Giấy tờ pháp lý	Số tầng	Số phòng ngủ	Diện tích	Giá/m2
0	2020- 08-05	Đường Hoàng Quốc Việt, Phường Nghĩa Đô, Quận C	Quận Cầu Giấy	Phường Nghĩa Đô	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	4	5 phòng	46 m²	86,96 triệu/m²
1	2020- 08-05	Đường Kim Giang, Phường Kim Giang, Quận Thanh	Quận Thanh Xuân	Phường Kim Giang	Nhà mặt phố, mặt tiền	NaN	NaN	3 phòng	37 m²	116,22 triệu/m²
2	2020- 08-05	phố minh khai, Phường Minh Khai, Quận Hai Bà T	Quận Hai Bà Trưng	Phường Minh Khai	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	4	4 phòng	40 m²	65 triệu/m²
3	2020- 08-05	Đường Võng Thị, Phường Thụy Khuê, Quận Tây Hồ,	Quận Tây Hồ	Phường Thụy Khuê	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	NaN	6 phòng	51 m²	100 triệu/m²
4	2020- 08-05	Đường Kim Giang, Phường Kim Giang, Quận Thanh	Quận Thanh Xuân	Phường Kim Giang	Nhà ngõ, hẻm	NaN	NaN	4 phòng	36 m²	86,11 triệu/m²
•••										
82492	2019- 08-07	Đường Trần Quốc Hoàn, Phường Quan Hoa, Quận Cầ	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà mặt phố, mặt tiền	NaN	NaN	3 phòng	50 m²	292 triệu/m²
82493	2019- 08-07	Đường Nguyễn Khánh Toàn, Phường Quan Hoa, Quận	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà mặt phố, mặt tiền	Đã có sổ	NaN	4 phòng	41 m²	341,46 triệu/m²
82494	2019- 08-05	Đường Quan Hoa, Phường Quan Hoa, Quận Cầu Giấy	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	NaN	4 phòng	60 m²	101,67 triệu/m²
82495	2019- 08-05	Đường Hồ Tùng Mậu, Phường Mai Dịch, Quận Cầu G	Quận Cầu Giấy	Phường Mai Dịch	Nhà phố liền kề	NaN	NaN	4 phòng	45 m²	102,22 triệu/m²
82496	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN

82497 rows × 10 columns

Ta sẽ cập nhật lại numerical\_cols

```
In [ ]: numerical_cols = ['Số tầng','Số phòng ngủ','Diện tích','Giá/m2']
```

Tiếp theo, ta cần đổi các dạng dữ liệu ở các cột numerical sang số thay vì object. Ví dụ, cột "Số phòng ngủ" dư chữ phòng, ta sẽ muốn giữ lại số thôi. Tương tự với "Diện tích" và "Giá/m2" loại bỏ các đơn vị đo không cần thiết.

Tuy nhiên, ta có các giá trị như đ/m2, tỷ/m2, ta sẽ bỏ qua các giá trị này bởi vì phần lớn dữ liệu tập trung ở triệu/m2.

Ta vẫn có thể chuyển đổi giá trị tuy nhiên có thể khiến dữ liệu xuất hiện các outlier bởi vì tỷ/m2 quá lớn trong khi đ/m2 quá nhỏ.

```
In [ ]: vn_house_df = vn_house_df[vn_house_df['Giá/m2'].str.contains('triệu/m²') == True]
    vn_house_df
```

Out[]:

	Ngày	Địa chỉ	Quận	Huyện	Loại hình nhà ở	Giấy tờ pháp lý	Số tầng	Số phòng ngủ	Diện tích	Giá/m2
0	2020- 08-05	Đường Hoàng Quốc Việt, Phường Nghĩa Đô, Quận C	Quận Cầu Giấy	Phường Nghĩa Đô	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	4	5 phòng	46 m²	86,96 triệu/m²
1	2020- 08-05	Đường Kim Giang, Phường Kim Giang, Quận Thanh	Quận Thanh Xuân	Phường Kim Giang	Nhà mặt phố, mặt tiền	NaN	NaN	3 phòng	37 m²	116,22 triệu/m²
2	2020- 08-05	phố minh khai, Phường Minh Khai, Quận Hai Bà T	Quận Hai Bà Trưng	Phường Minh Khai	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	4	4 phòng	40 m²	65 triệu/m²
3	2020- 08-05	Đường Võng Thị, Phường Thụy Khuê, Quận Tây Hồ,	Quận Tây Hồ	Phường Thụy Khuê	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	NaN	6 phòng	51 m²	100 triệu/m²
4	2020- 08-05	Đường Kim Giang, Phường Kim Giang, Quận Thanh	Quận Thanh Xuân	Phường Kim Giang	Nhà ngõ, hẻm	NaN	NaN	4 phòng	36 m²	86,11 triệu/m²
•••										
82491	2019- 08-23	Đường Hồ Tùng Mậu, Phường Phúc Diễn, Quận Bắc	Quận Bắc Từ Liêm	Phường Phúc Diễn	Nhà phố liền kề	NaN	NaN	3 phòng	38 m²	81,58 triệu/m²
82492	2019- 08-07	Đường Trần Quốc Hoàn, Phường Quan Hoa, Quận Cầ	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà mặt phố, mặt tiền	NaN	NaN	3 phòng	50 m²	292 triệu/m²
82493	2019- 08-07	Đường Nguyễn Khánh Toàn, Phường Quan Hoa, Quận	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà mặt phố, mặt tiền	Đã có sổ	NaN	4 phòng	41 m²	341,46 triệu/m²
82494	2019- 08-05	Đường Quan Hoa, Phường Quan Hoa, Quận Cầu Giấy	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	NaN	4 phòng	60 m²	101,67 triệu/m²
82495	2019- 08-05	Đường Hồ Tùng Mậu, Phường Mai Dịch, Quận Cầu G	Quận Cầu Giấy	Phường Mai Dịch	Nhà phố liền kề	NaN	NaN	4 phòng	45 m²	102,22 triệu/m²

81626 rows × 10 columns

```
In [ ]:
    def remove(x):
        floor = "Nhiều hơn 10"
        room = "phòng"
        other_room = "nhiều hơn 10 phòng"
        meter_squared = "m²"
        milion_meter = " triệu/m²"
        if floor in x:
            x = int(x.replace(floor,'11'))
        elif other_room in x:
            x = 11
```

4/28/22, 8:20 PM

Out[]:

		Ngày	Địa chỉ	Quận	Huyện	Loại hình nhà ở	Giấy tờ pháp lý	Số tầng	Số phòng ngủ	Diện tích	Giá/m2
-	0	2020- 08-05	Đường Hoàng Quốc Việt, Phường Nghĩa Đô, Quận C	Quận Cầu Giấy	Phường Nghĩa Đô	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	4.0	5.0	46.0	8696.0
	1	2020- 08-05	Đường Kim Giang, Phường Kim Giang, Quận Thanh	Quận Thanh Xuân	Phường Kim Giang	Nhà mặt phố, mặt tiền	NaN	NaN	3.0	37.0	11622.0
	2	2020- 08-05	phố minh khai, Phường Minh Khai, Quận Hai Bà T	Quận Hai Bà Trưng	Phường Minh Khai	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	4.0	4.0	40.0	65.0
	3	2020- 08-05	Đường Võng Thị, Phường Thụy Khuê, Quận Tây Hồ,	Quận Tây Hồ	Phường Thụy Khuê	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	NaN	6.0	51.0	100.0
	4	2020- 08-05	Đường Kim Giang, Phường Kim Giang, Quận Thanh	Quận Thanh Xuân	Phường Kim Giang	Nhà ngõ, hẻm	NaN	NaN	4.0	36.0	8611.0
	•••										
	82491	2019- 08-23	Đường Hồ Tùng Mậu, Phường Phúc Diễn, Quận Bắc	Quận Bắc Từ Liêm	Phường Phúc Diễn	Nhà phố liền kề	NaN	NaN	3.0	38.0	8158.0
	82492	2019- 08-07	Đường Trần Quốc Hoàn, Phường Quan Hoa, Quận Cầ	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà mặt phố, mặt tiền	NaN	NaN	3.0	50.0	292.0
	82493	2019- 08-07	Đường Nguyễn Khánh Toàn, Phường Quan Hoa, Quận	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà mặt phố, mặt tiền	Đã có sổ	NaN	4.0	41.0	34146.0
	82494	2019- 08-05	Đường Quan Hoa, Phường Quan Hoa, Quận Cầu Giấy	Quận Cầu Giấy	Phường Quan Hoa	Nhà ngõ, hẻm	Đã có sổ	NaN	4.0	60.0	10167.0
	82495	2019- 08-05	Đường Hồ Tùng Mậu, Phường Mai Dịch, Quận Cầu G	Quận Cầu Giấy	Phường Mai Dịch	Nhà phố liền kề	NaN	NaN	4.0	45.0	10222.0

main

81626 rows × 10 columns

Tiền xử lý hoàn thành

# Thống kê mô tả

Chúng ta sẽ thống kê các đại lượng trong thống kê mô tả như sau:

• Giá trị trung bình: mean

- Độ lệch chuẩn: std
- Giá trị nhỏ nhất: min
- Tứ phân vị thứ nhất: Q1
- Tứ phân vị thứ hai: Q2, hay còn gọi là trung vị: median
- Tứ phân vị thứ ba: Q3
- Giá trị lớn nhất: max

In [ ]: vn\_house\_df.describe()

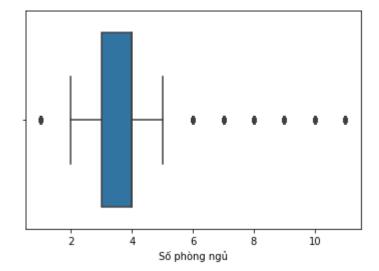
Out[]:

	Số tầng	Số phòng ngủ	Diện tích	Giá/m2
count	36051.000000	81588.000000	81626.000000	81626.000000
mean	4.461735	3.880166	47.732516	7391.390746
std	1.555215	1.495723	63.173632	6828.196694
min	1.000000	1.000000	2.000000	1.000000
25%	4.000000	3.000000	34.000000	925.000000
50%	5.000000	4.000000	40.000000	7657.000000
75%	5.000000	4.000000	50.000000	9848.000000
max	73.000000	11.000000	10360.000000	98361.000000

Trực quan hóa cho thuộc tính "Số phòng ngủ" thông qua biểu đồ hộp và rút ra các thông số thống kê

In [ ]: sns.boxplot(x='Số phòng ngủ', data=vn\_house\_df)

Out[ ]: <AxesSubplot:xlabel='Số phòng ngủ'>



- mean = 3.880166
- std = 1.495723
- min = 1.000000
- Q1 = 3.000000

- Q2 = median = 4.000000
- Q3 = 4.000000
- max = 11.000000

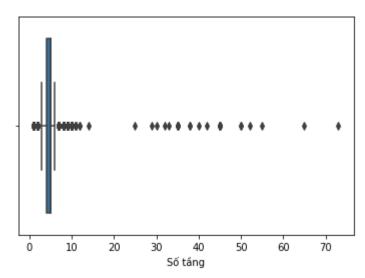
Quan sát biểu đồ hộp tương ứng cho thuộc tính "Số phòng ngủ", rút ra được một số nhận xét sau:

- Giá trị trung bình là 3.88, trung vị là 4.00
- Khoảng dữ liệu là max-min = 10.00
- Khoảng tứ phân vị IQR = Q3-Q1 = 1.00
- Nhận thấy tập dữ liệu bị lệch trái
- Nhìn chung, số phòng ngủ đều tập trung xung quanh giá trị 2, 3 phòng ngủ. Tính toán hệ số dao động cv cho thấy cv < 1, nên dữ liệu dao động trung bình yếu. Có một số giá trị đột biến (như 6, 11 phòng ngủ).

Trực quan hóa cho thuộc tính "Số tầng" thông qua biểu đồ hộp và rút ra các thông số thống kê

```
sns.boxplot(x='Số tầng', data=vn_house_df)
In [ ]:
        <AxesSubplot:xlabel='Số tầng'>
```

Out[ ]:



- mean = 4.461735
- std = 1.555215
- min = 1.000000
- Q1 = 4.000000
- Q2 = median = 4.000000
- Q3 = 5.000000
- max = 73.000000

Quan sát biểu đồ hộp tương ứng cho thuộc tính "Số tầng", rút ra được một số nhận xét sau:

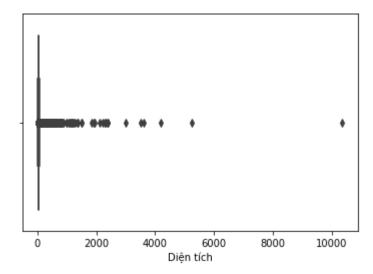
- Giá trị trung bình là 4.46, trung vị là 4.00
- Khoảng dữ liệu là max-min = 72.00

• Khoảng tứ phân vị IQR = Q3-Q1 = 1.00

- Nhận thấy tập dữ liệu bị lệch phải
- Tính toán hệ số dao động cv, cho thấy cv < 1, nên dữ liệu dao động trung bình yếu. Dữ liệu ngoại lai khá nhiều và dày đặc

Trực quan hóa cho thuộc tính "Diện tích" thông qua biểu đồ hộp và rút ra các thông số thống kê

```
In [ ]: sns.boxplot(x='Diện tích', data=vn_house_df)
Out[ ]: <AxesSubplot:xlabel='Diện tích'>
```



- mean = 47.732516
- std = 63.173632
- min = 2.000000
- Q1 = 34.000000
- Q2 = median = 40.000000
- Q3 = 50.000000
- max = 10360.000000

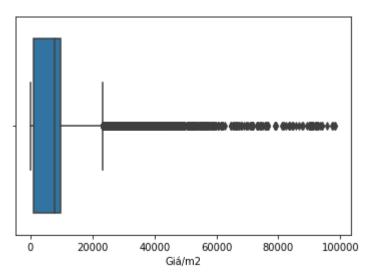
Quan sát biểu đồ hộp tương ứng cho thuộc tính "Diện tích", rút ra được một số nhận xét sau:

- Giá trị trung bình là 47.73, trung vị là 40.00
- Khoảng dữ liệu là max-min = 10358.00
- Khoảng tứ phân vị IQR = Q3-Q1 = 16.00
- Nhận thấy tập dữ liệu bị lệch phải
- Tính toán hệ số dao động cv, cho thấy cv > 1, nên dữ liệu dao động rất mạnh. Dữ liệu ngoại lai khá nhiều và dày đặc, có một điểm đột biến bất thường ở giá trị 10360

Trực quan hóa cho thuộc tính "Giá/m2" thông qua biểu đồ hộp và rút ra các thông số thống kê

```
In [ ]: sns.boxplot(x='Giá/m2', data=vn_house_df)
```

Out[]: <AxesSubplot:xlabel='Giá/m2'>



- mean = 7391.390746
- std = 6828.196694
- min = 1.000000
- Q1 = 925.000000
- Q2 = median = 7657.000000
- Q3 = 9848.000000
- max = 98361.000000

Quan sát biểu đồ hộp tương ứng cho thuộc tính "Giá/m2", rút ra được một số nhận xét sau:

- Giá trị trung bình là 7391.390746, trung vị là 7657.000000
- Khoảng dữ liệu là max-min = 98360.00
- Khoảng tứ phân vị IQR = Q3-Q1 = 8923.00
- Nhận thấy tập dữ liệu bị lệch trái
- Tính toán hệ số dao động cv, cho thấy cv < 1, nên dữ liệu dao động trung bình yếu. Dữ liệu ngoại lai khá nhiều và dày đặc.

#### Phân tích dữ liệu

#### Với mỗi cột numerical, dữ liệu được phân bố như thế nào?

```
In [ ]: def missing_ratio(col):
    return col.isna().mean() * 100
    nume_col_profiles_df = vn_house_df[numerical_cols].agg([missing_ratio,pd.Series.min,ponume_col_profiles_df
```

Out[

]:		Số tầng	Số phòng ngủ	Diện tích	Giá/m2
	missing_ratio	55.833925	0.046554	0.0	0.0
	min	1.000000	1.000000	2.0	1.0
	max	73.000000	11.000000	10360.0	98361.0

Như ta thấy, số lượng min max của mỗi cột đều khá hợp lý, nên ta sẽ xét lượng missing\_ratio

Cột diện tích và Giá/m2 không bị thiếu dữ liệu. Số phòng ngủ thì chỉ thiếu khoảng 0.05%, không đáng kể. Điều bất thường ở đây là số tầng thì lại thiếu tới 55,8% tới hơn 1 nửa tổng dữ liệu. Khá là kỳ lạ

Ở đây ta sẽ thực hiện 2 việc:

- Bỏ những dòng giá trị nan ở cột số phòng ngủ
- Thay giá trị nan ở cột số tầng thành 0.

```
vn_house_df.dropna(subset=['Số phòng ngủ'], how='all', inplace=True)
         vn_house_df['Số tầng'] = vn_house_df['Số tầng'].fillna(0)
In [ ]:
         Giờ ta hãy kiểm tra lại missing ratio
         nume_col_profiles_df = vn_house_df[numerical_cols].agg([missing_ratio.pd.Series.min.pd
In [ ]:
         nume_col_profiles_df
                      Số tầng
                               Số phòng ngủ
Out[]:
                                             Diện tích Giá/m2
         missing_ratio
                           0.0
                                         0.0
                                                  0.0
                                                          0.0
                 min
                           0.0
                                         1.0
                                                  2.0
                                                           1.0
                          73.0
                                        11.0
                                              10360.0 98361.0
                 max
```

## Với mỗi cột categorical, dữ liệu được phân bố như thế nào?

```
In [ ]: def num_diff_vals(col):
    return len(col.value_counts())
def diff_vals(col):
    return col.value_counts().index.unique().to_numpy()

cate_col_profiles_df = vn_house_df[categorical_cols].agg([missing_ratio,num_diff_vals,cate_col_profiles_df
```

Out[]:

	Quận	Huyện	Loại hình nhà ở	Giây tờ pháp lý
missing_ratio	0.001226	0.049027	0.023288	35.081139
num_diff_vals	29	308	4	3
diff_vals	[Quận Đống Đa, Quận Thanh Xuân, Quận Hoàng Mai	[Phường Khương Trung, Phường Khương Đình, Phườ	[Nhà ngõ, hẻm, Nhà mặt phố, mặt tiền, Nhà phố	[Đã có sổ, Đang chờ sổ, Giấy tờ khác]

Loại hình nhà ở có 4 giá trị khác nhau là Nhà ngõ, hẻm, Nhà mặt phố, mặt tiền, Nhà phố liền kề.

Giấy tờ pháp lý có 3 giá trị khác nhau là Đã có sổ, Đang chờ sổ, Giấy tờ khác

Xét về missing ratio thì loại hình nhà ở chỉ thiếu khoảng 0.03%, không đáng kể, trong khi giấy tờ pháp lý thì lại thiếu tới 35%. Chứng tỏ khoảng 1/3 hộ gia đình thiếu hoặc không khai báo giấy tờ nhà của hộ.

Ở đây ta sẽ thực hiện 2 việc:

- Bỏ những dòng giá trị nan ở cột loại hình nhà ở
- Thay giá trị nan ở cột giấy tờ pháp lý thành Chưa có giấy tờ

```
vn_house_df.dropna(subset=['Quận'], how='all', inplace=True)
         vn_house_df.dropna(subset=['Huyện'], how='all', inplace=True)
         vn_house_df.dropna(subset=['Loại hình nhà ở'], how='all', inplace=True)
         vn house df['Giấy tờ pháp lý'] = vn house df['Giấy tờ pháp lý'].fillna('Chưa có giấy t
         cate col profiles df = vn house df[categorical cols].agg([missing ratio,num diff vals]
In [ ]:
         cate col profiles df
Out[]:
                                      Quận
                                                         Huyện
                                                                     Loại hình nhà ở
                                                                                        Giấy tờ pháp lý
                                        0.0
                                                                                0.0
          missing ratio
                                                            0.0
                                                                                                  0.0
         num_diff_vals
                                                            308
                        [Quận Đống Đa, Quận
                                                 [Phường Khương
                                                                  [Nhà ngõ, hẻm, Nhà
                                                                                      [Đã có sổ, Chưa có
              diff_vals
                           Thanh Xuân, Quận
                                                   Trung, Phường
                                                                   mặt phố, mặt tiền,
                                                                                      giấy tờ, Đang chờ
                                Hoàng Mai...
                                              Khương Đình, Phườ...
                                                                         Nhà phố ...
                                                                                             sổ, Giấy ...
```

## Phân tích hồi quy, dự báo

Thay đổi tên các cột thành tiếng Anh

```
In []: vn_house_df2 = pd.DataFrame()

Chọn ra những trường dữ liệu cần thiết cho việc hồi qui

In []: vn_house_df2['Price'] = vn_house_df['Giá/m2']
    vn_house_df2['Type'] = vn_house_df['Loại hình nhà ở']
    vn_house_df2['Bedrooms'] = vn_house_df['Số phòng ngủ']
    vn house df2['Area'] = vn house df['Diện tích']
```

```
vn_house_df2['Floors'] = vn_house_df['Số tầng']
vn_house_df2.head()
```

Out[ ]:		Price	Туре	Bedrooms	Area	Floors
	0	8696.0	Nhà ngõ, hẻm	5.0	46.0	4.0
	1	11622.0	Nhà mặt phố, mặt tiền	3.0	37.0	0.0
	2	65.0	Nhà ngõ, hẻm	4.0	40.0	4.0
	3	100.0	Nhà ngõ, hẻm	6.0	51.0	0.0
	4	8611.0	Nhà ngõ, hẻm	4.0	36.0	0.0

#### Mô hình hồi qui với Price ~ Bedrooms + Area

```
In [ ]: res = smf.ols(formula='Price ~ Bedrooms + Area + Floors', data=vn_house_df2).fit()
    print(res.summary())
```

print(res.	summary	())									
			C	DLS R	egress	ion Re	sults				
Dep. Varia	====== ble:	=====	======	==== P	===== rice	R-squ	=======  ared:	=======	 0.030		
Model:					OLS	Adj.	R-squared:		0.029		
Method:			Least	: Squ	ares	_	tistic:		826.3		
Date:		Т	hu, 28	Apr	2022	Prob	(F-statistic	):	0.00		
Time:			20:08:57			Log-L	ikelihood:		-8.3430e+05		
No. Observ	ations:		81532			AIC:			1.669e+06		
Df Residuals:			81528 BIC:					1.669e+06			
Df Model:					3						
Covariance Type:			r	onro	bust						
=======	======	coef	std	err	=====	t	P> t	[0.025	0.975]		
Intercept	4268.0	 2893	67.	194	63	.519	0.000	4136.389	4399.789		
Bedrooms	739.2	2500	16.	044	46	.078	0.000	707.805	770.695		
Area	1.5	5019	0.	381	3	.945	0.000	0.756	2.248		
Floors	93.8	8666	9.	708	9	.669	0.000	74.840	112.893		
	======	====	======	====	=====	=====	========	=======	========		
Omnibus:			5	5456	.736	Durbi	.n-Watson:		1.990		
Prob(Omnibus):			0.000		Jarque-Bera (JB):			1774324.277			
Skew:		2.843			Prob(JB):			0.00			

#### Notes:

Kurtosis:

[1] Standard Errors assume that the covariance matrix of the errors is correctly spec ified.

25.135 Cond. No.

\_\_\_\_\_\_

#### Nhận xét các giá trị quan trọng của Summary

- R-squared và Adj. R-squared có giá trị 0.028 cho thấy các biến độc lập chưa giải thích được nhiều mô hình tức vẫn còn nhiều điểm không nằm trong đường hồi quy chính là các outlier dẫn đến tình trạng mô hình chưa được tốt.
- Coefficient : các giá trị hệ số tương quan đều **dương**

229.

■ Intercept : 4379.8017 -> Hệ số tự do **b** (trong công thức **y = ax + b**) ảnh hưởng lớn đến Price

- Bedrooms: 758.9257 -> Số lượng phòng ngủ ảnh hưởng khá lớn đến Price
- Area: 1.4156 -> Diện tích có ảnh hưởng ít đến Price
- Sai số chuẩn(std error) ở số lượng phòng ngủ cũng như số tầng cao trong khi diện tích(area) thấp chứng tỏ mức độ phụ thuộc nhất định của diện tích.
- P>|t| càng lớn chứng tỏ các trường dữ liệu càng ít liên quan đến mô hình dữ liệu. Tuy nhiên ở đây, cả ba trường dữ liệu đều bằng 0.

Như vậy ta có thể thấy tỉ lệ chính xác của các điểm dữ liệu nằm trên đường hồi quy còn chưa cao vì bị ảnh hưởng ít nhiều từ các outlier. Ta có thể biến đổi cũng như áp dụng các phương pháp remove outlier để cải thiện mô hình.

#### Trực quan mô hình hồi qui

## Dự đoán giá nhà

Để dự đoán giá nhà chính xác, mô hình hồi quy là chưa đủ, ta có thể áp dụng một thuật toán khác là ANN(Mạng thần kinh nhân tạo) từ các thư viện của Tensorflow.

```
"Số phòng ngủ":"num bed rooms", "Diện tích":"squared
                                 "Dài":"length_meter", "Rộng":"width_meter", "Giá/m2":
renamed vn house df = renamed vn house df.drop("Unnamed: 0", axis = 1)
renamed vn house df = renamed vn house df.dropna()
renamed vn house df = renamed vn house df.reset index()
renamed vn house df = renamed vn_house_df[renamed_vn_house_df['num_floors'] != 'Nhiều
renamed_vn_house_df = renamed_vn_house_df[renamed_vn_house_df['num_bed_rooms'] != 'nhi
# Clean columns and convert numerical columns to float type
renamed vn house df['district'] = renamed vn house df['district'].str.replace('Quận
renamed vn house df['ward'] = renamed vn house df['ward'].str.replace('Phường ','').st
renamed_vn_house_df['num_floors'] = renamed_vn_house_df['num_floors'].str.strip().asty
renamed_vn_house_df['num_bed_rooms'] = renamed_vn_house_df['num_bed_rooms'].str.replace
renamed vn house df['squared meter area'] = renamed vn house df['squared meter area']
renamed_vn_house_df['length_meter'] = renamed_vn_house_df['length_meter'].str.replace(
renamed vn house df['width meter'] = renamed vn house df['width meter'].str.replace('
renamed vn house df.loc[renamed vn house df['price in million per square meter'].str.c
renamed vn house df.loc[renamed vn house df['price in million per square meter'].str.(
renamed_vn_house_df.loc[renamed_vn_house_df['price_in_million_per_square_meter'].str.(
# Create dummies for categorical columns
dummy type of housing = pd.get dummies(renamed vn house df.type of housing, prefix="hc
dummy legal paper = pd.get dummies(renamed vn house df.legal paper, prefix="legal paper
dummy_district = pd.get_dummies(renamed_vn_house_df.district, prefix="district")
dummy ward = pd.get dummies(renamed vn house df.ward, prefix="ward")
clean vn house df = pd.concat([renamed vn house df, dummy type of housing, dummy legal
clean vn house df = clean vn house df.drop(['index', 'date', 'address', 'district',
```

Nhóm sử dụng phương pháp IQR để xóa bỏ các outlier không cần thiết.

Từ hơn 80k dòng, ta đã rút gọn xuống chỉ còn 7328 dòng.

```
In [ ]: removed_outliers
```

ut[ ]:		num_floors	num_bed_rooms	squared_meter_area	length_meter	width_meter	price_in_million
	0	4.0	4.0	40.0	10.0	4.0	
	1	5.0	4.0	52.0	12.0	4.2	
	3	4.0	3.0	32.0	6.6	4.5	
	4	3.0	2.0	42.0	11.0	4.0	
	5	4.0	4.0	43.0	11.0	4.0	
	•••					<b></b>	
	11460	4.0	4.0	50.0	13.0	3.0	
	11461	3.0	4.0	50.0	12.5	4.0	
	11463	4.0	3.0	42.0	12.0	3.0	
	11464	4.0	4.0	73.0	14.0	5.0	
	11466	5.0	5.0	45.0	11.0	4.0	

7328 rows × 281 columns

```
In [ ]: housing = removed_outliers
        # Separate predictors and response (price) variables
        X = housing.loc[:, housing.columns != 'price_in_million_per_square_meter']
        y = housing[['price_in_million_per_square_meter']]
        to_be_scaled = ['num_floors', 'num_bed_rooms', 'squared_meter_area', 'length_meter',
        # Initiate scaler
        PredictorScaler=StandardScaler()
        TargetVarScaler=StandardScaler()
        X_scaled = X
        y_scaled = y
        # Storing the fit object for reference and reverse the scaling later
        PredictorScalerFit=PredictorScaler.fit(X_scaled[to_be_scaled])
        TargetVarScalerFit=TargetVarScaler.fit(y_scaled)
        # Generating the standardized values of X and y
        X_scaled[to_be_scaled]=PredictorScalerFit.transform(X_scaled[to_be_scaled])
        y_scaled=TargetVarScalerFit.transform(y)
        X_array = np.array(X_scaled.values).astype("float32")
        y_array = np.array(y_scaled).astype("float32")
        X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X_array, y_array, test_size=0.2, r
        # Fitting the ANN to the Training set
        ANN = Sequential()
        ANN.add(Dense(units=10, input_dim=X_train.shape[1],
                         kernel_initializer='normal', activation='relu'))
        ANN.add(Dense(1, kernel_initializer='normal'))
        ANN.compile(loss='mean_squared_error', optimizer={'batch_size': 30, 'epochs': 20, 'opt
```

```
ANN.fit(X_train, y_train,batch_size = int({'batch_size': 30, 'epochs': 20, 'optimizer'
                epochs = int({'batch size': 30, 'epochs': 20, 'optimizer trial': 'rmsprop'}['e
        # Generating Predictions on testing data
        ANN predictions = ANN.predict(X test)
        # Scaling the predicted Price data back to original price scale
        ANN_predictions = TargetVarScalerFit.inverse_transform(ANN_predictions)
        # Scaling the y test Price data back to original price scale
        y_test_orig = TargetVarScalerFit.inverse_transform(y_test)
        # Scaling the test data back to original scale
        Test_Data = np.concatenate((PredictorScalerFit.inverse_transform(X_test[:,:5]), X_test
        # Recreating the dataset, now with predicted price using the ANN model
        TestingData = pd.DataFrame(data=Test Data, columns=X.columns)
        TestingData['Price'] = y_test_orig
        TestingData['ANN predictions'] = ANN predictions
        def Accuracy_Score(orig, pred):
In [ ]:
            MAPE = np.mean(100 * (np.abs(orig - pred) / orig))
            return(100-MAPE)
        print("Accuracy for the ANN model is:", str(Accuracy Score(TestingData['Price'], Testi
        Accuracy for the ANN model is: 82.86684036254883
```

Khá bất ngờ là ta thu được độ chính xác từ mô hình khá cao (82.72%).

#### Kết thúc