МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ им. Н.Э. Баумана

Кафедра «Систем обработки информации и управления»

РК

по дисциплине

«Методы машинного обучения»

ИСПОЛНИТЕЛЬ:	Чечнев А.А.
группа ИУ5- 23М	подпись
	""2020 г.
ПРЕПОДАВАТЕЛЬ:	Гапанюк Ю. Е.
	подпись
	""2020 г.
Москва – 2020	

Рубежный контроль №1

Необходимо подготовить отчет по рубежному контролю и разместить его в Вашем репозитории. Вы можете использовать титульный лист, или в начале ноутбука в текстовой ячейке указать Ваши Ф.И.О. и группу.

Тема: Методы обработки данных.

Для студентов группы ИУ5-23М - для произвольной колонки данных построить график "Ящик с усами (boxplot)".

Задача №1.

Для заданного набора данных постройте основные графики, входящие в этап разведочного анализа данных с использованием библиотек Matplotlib и Seaborn. В случае наличия пропусков в данных удалите строки или колонки, содержащие пропуски. Какие графики Вы построили и почему? Какие выводы о наборе данных Вы можете сделать на основании построенных графиков? Проведите корреляционный анализ. Сделайте выводы о возможности построения моделей машинного обучения и о возможном вкладе признаков в модель.

Исполнитель: Чечнев Алексей Алексанлрович

Наборы данных: https://www.kaggle.com/rubenssjr/brasilian-houses-to-rent)

In [1]:

```
#Start ML proj
import pandas as pd
pd.set_option('display.max.columns', 100)
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
%matplotlib inline
sns.set(rc={'figure.figsize':(16,8)})
```

In [2]:

```
df = pd.read_csv('data/houses_to_rent_v1.csv')
df.drop(columns=['Unnamed: 0'], inplace=True)
```

In [3]:

df.head(2)

Out[3]:

	city	area	rooms	bathroom	parking spaces	floor	animal	furniture	hoa	rent amount	property tax	in
0	1	240	3	3	4	-	acept	furnished	R\$0	R\$8,000	R\$1,000	
1	0	64	2	1	1	10	acept	not furnished	R\$540	R\$820	R\$122	



Посмотрим кол-во пропущенных значений и основные характеристики

In [4]:

```
df.isna().sum()
```

Out[4]:

0

In [5]:

df.describe()

Out[5]:

	city	area	rooms	bathroom	parking spaces
count	6080.000000	6080.000000	6080.000000	6080.000000	6080.000000
mean	0.863322	151.143914	2.492599	2.341612	1.756250
std	0.343535	375.559485	1.129665	1.438860	1.611909
min	0.000000	10.000000	1.000000	1.000000	0.000000
25%	1.000000	58.000000	2.000000	1.000000	1.000000
50%	1.000000	100.000000	3.000000	2.000000	1.000000
75%	1.000000	200.000000	3.000000	3.000000	2.000000
max	1.000000	24606.000000	10.000000	10.000000	12.000000

In [6]:

```
df.describe(include='object')
```

Out[6]:

	floor	animal	furniture	hoa	rent amount	property tax	fire insurance	total
count	6080	6080	6080	6080	6080	6080	6080	6080
unique	37	2	2	1292	1032	1036	190	4069
top	-	acept	not furnished	R\$0	R\$15,000	R\$0	R\$23	R\$2,555
freq	1555	4666	4498	1291	155	1053	163	35

In [7]:

```
df.dtypes
```

Out[7]:

```
int64
city
area
                    int64
                    int64
rooms
bathroom
                    int64
parking spaces
                    int64
floor
                   object
animal
                   object
furniture
                   object
hoa
                   object
rent amount
                   object
property tax
                   object
fire insurance
                   object
total
                   object
dtype: object
```

Преобразуем доллары в numeric mun

In [11]:

```
def money_to_num(x):
    x = x[2:]
    try:
        return float(x.replace(',','.'))
    except ValueError:
        return ''
```

In [12]:

```
df["hoa"] = pd.to_numeric(df["hoa"].apply(money_to_num))
df["rent amount"] = pd.to_numeric(df["rent amount"].apply(money_to_num))
df["property tax"] = pd.to_numeric(df["property tax"].apply(money_to_num))
df["fire insurance"] = pd.to_numeric(df["fire insurance"].apply(money_to_num))
df["total"] = pd.to_numeric(df["total"].apply(money_to_num))
```

```
In [8]:
```

```
def remove_dollor(x):
    a = x[2:] #removes first two chr
    result = ""
    for i in a:
        if i.isdigit() is True:
            result = result + i
    return result #returns only digits (excludes special character)
```

In [9]:

```
df["hoa"] = pd.to_numeric(df["hoa"].apply(remove_dollor), errors= "ignore")
df["rent amount"] = pd.to_numeric(df["rent amount"].apply(remove_dollor), errors= "ignore")
df["property tax"] = pd.to_numeric(df["property tax"].apply(remove_dollor), errors= "ignore
df["fire insurance"] = pd.to_numeric(df["fire insurance"].apply(remove_dollor), errors= "ig
df["total"] = pd.to_numeric(df["total"].apply(remove_dollor), errors= "ignore")
```

In [10]:

```
df.isna().sum()
```

Out[10]:

0 city area rooms 0 bathroom 0 0 parking spaces floor 0 animal 0 furniture 0 hoa 202 0 rent amount 27 property tax fire insurance 0 total 0 dtype: int64

Заполним пропуски нулями

In [11]:

```
df.fillna(-1, inplace=True)
```

In [12]:

```
df.isna().sum().sum()
```

Out[12]:

In [13]:

```
df.describe(include='object')
```

Out[13]:

	floor	animal	furniture
count	6080	6080	6080
unique	37	2	2
top	-	acept	not furnished
freq	1555	4666	4498

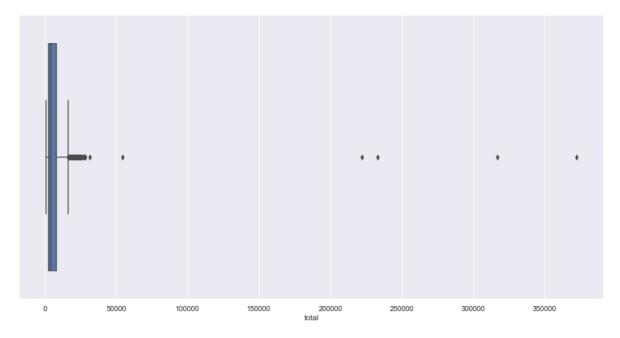
Посмотрим box plot целевой переменной

In [14]:

```
sns.boxplot(df["total"])
```

Out[14]:

<matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x1a0ca93ccf8>



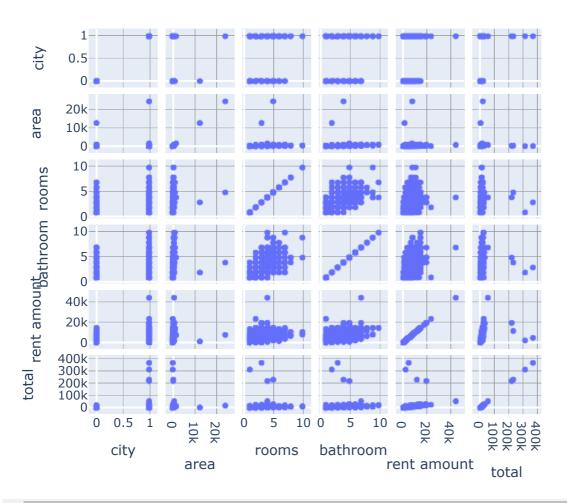
In [15]:

```
df.columns
```

Out[15]:

In [16]:

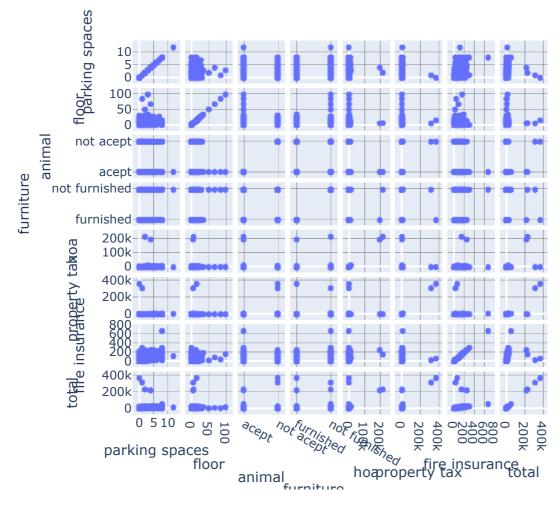
```
import plotly.express as px
col = ['city', 'area', 'rooms', 'bathroom', 'rent amount', 'total']
fig = px.scatter_matrix(df[col])
fig.show()
```



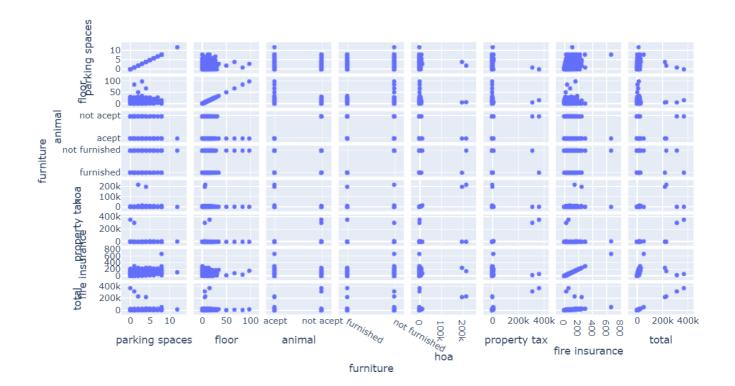
←



In [17]:



←



Уберем записи с аномальными значениями (отсечем значения меньше и больше 1 и 3 квантиля с некоторым отступом)

In [18]:

```
q1 = df["total"].quantile(0.25)
q3 = df["total"].quantile(0.75)

IQR = q3 - q1
IF = q1 - (1.5 * IQR)
OF = q3 + (1.5 * IQR)
```

In [19]:

```
df_m = df[~((df["total"] < IF) | (df["total"] > OF))]
df_m.shape
```

Out[19]:

(5815, 13)

In [20]:

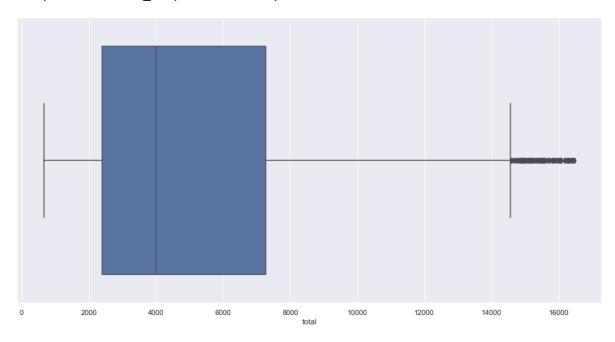
```
df_anomaly = df[(df["total"] > OF)]
```

In [21]:

sns.boxplot(df_m["total"])

Out[21]:

<matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x1a0d5375cf8>



In [22]:

df.shape

Out[22]:

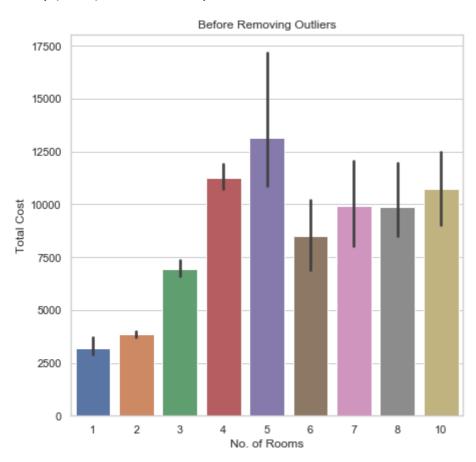
(6080, 13)

In [23]:

```
#Before Removing Outliers
plt.figure(figsize = (7,7))
sns.set(style = "whitegrid")
f = sns.barplot(x = "rooms", y = "total", data = df)
f.set_title("Before Removing Outliers")
f.set_xlabel("No. of Rooms")
f.set_ylabel("Total Cost")
```

Out[23]:

Text(0, 0.5, 'Total Cost')

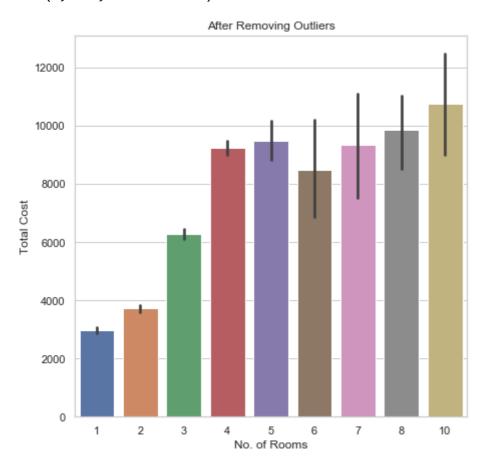


In [24]:

```
#After Removing Outliers
plt.figure(figsize = (7,7))
sns.set(style = "whitegrid")
f = sns.barplot(x = "rooms", y = "total", data = df_m)
f.set_title("After Removing Outliers")
f.set_xlabel("No. of Rooms")
f.set_ylabel("Total Cost")
```

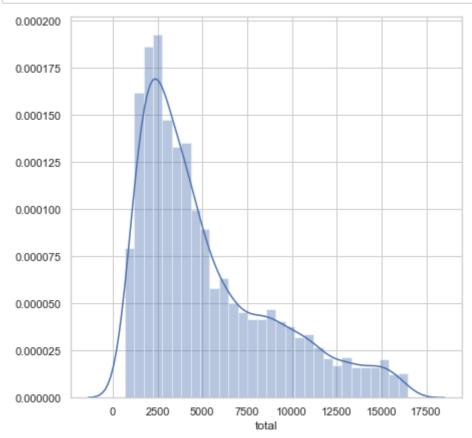
Out[24]:

Text(0, 0.5, 'Total Cost')



In [25]:

```
plt.figure(figsize = (7,7))
sns.set(style = "whitegrid")
f = sns.distplot(df_m["total"])
```

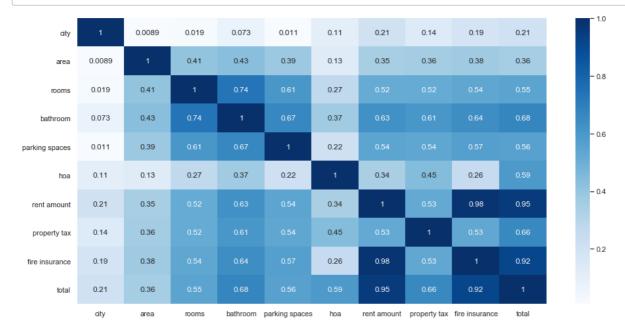


Целевая переменная распрелена ненормально. Возможно стоит перед построением модели произвети нормировку данных

Посмотрим важность показателей построив корреляционную матрицу

In [26]:

ax = sns.heatmap(abs(df_m.corr()), annot=True,cmap="Blues")



In [27]:

```
#ax = sns.heatmap(abs(df.corr()), annot=True,cmap="Blues")
#ax = sns.heatmap(abs(df_anomaly.corr()), annot=True,cmap="Blues")
```

Из корреляционной матрицы видно, что:

- поле 'fire insurance' имеет очень высокую корреляцию с ценой 'total'
- 'rooms', 'bathroom', 'parking spaces' высокую
- 'property tax' среднюю
- 'rent amount', 'city' слабую

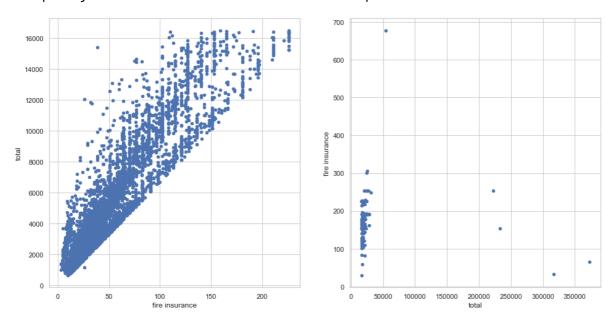
In [28]:

```
fig, axes = plt.subplots(nrows=1, ncols=2)

df_m.plot(x='fire insurance', y='total', kind='scatter', ax=axes[0]);
df_anomaly.plot(x='total', y='fire insurance', kind='scatter', ax=axes[1]);
```

'c' argument looks like a single numeric RGB or RGBA sequence, which should be avoided as value-mapping will have precedence in case its length matches with 'x' & 'y'. Please use a 2-D array with a single row if you really want to specify the same RGB or RGBA value for all points.

'c' argument looks like a single numeric RGB or RGBA sequence, which should be avoided as value-mapping will have precedence in case its length matches with 'x' & 'y'. Please use a 2-D array with a single row if you really want to specify the same RGB or RGBA value for all points.



По точечному графику видна линейная зависимость показателя 'fire insurance'

Посмотрим зависимость остальных показателей и целевой переменной при помощи точечных рисунков

In [29]:

In [30]:

```
for col in cols:
   plt.figure(figsize=(8, 4))
   plt.scatter(y=df_m.total, x=df_m[col])
   plt.title(col)
```

