

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

Факультет «Информатика и системы управления»

Кафедра «Системы обработки информации и управления»

ОТЧЁТ ПО

Рубежному контролю №2

Выполнил: Проверил: студент группы ИУ5-65Б преподаватель каф. ИУ5 Кулешова И. А. Гапанюк Ю. Е. Подпись и дата:

Москва

2024

РК2 (Кулешова Ирина, ИУ5-65Б)

10 вариант

Задание. Для заданного набора данных (по Вашему варианту) постройте модели классификации или регрессии (в зависимости от конкретной задачи, рассматриваемой в наборе данных). Для построения моделей используйте методы 1 и 2 (по варианту для Вашей группы). Оцените качество моделей на основе подходящих метрик качества (не менее двух метрик). Какие метрики качества Вы использовали и почему? Какие выводы Вы можете сделать о качестве построенных моделей? Для построения моделей необходимо выполнить требуемую предобработку данных: заполнение пропусков, кодирование категориальных признаков, и т.д.

Задание по варианту: метод опорных векторов, градиентный бустинг.

Датасет: https://www.kaggle.com/rubenssjr/brasilian-houses-to-rent (файл houses_to_rent_v2.csv)

В качестве набора данных предлагается датасет с бразильскими домами для аренды.

В данном датасете 13 колонок:

- city город, в котором расположен дом;
- area площадь объекта недвижимости;
- rooms количество комнат в доме;
- bathroom количество ванных комнат в доме;
- parking spaces количество парковочных мест в доме;
- floor сколько этажей в доме;
- animal можно ли въезжать в дом с животными;
- **furniture** обставлен ли дом или нет;
- hoa (R) налог ассоциации домовладельцев;
- rent amount (R) сумма арендной платы;
- property tax (R) налог на имущество;
- fire insurance (R) страховка при пожаре.

```
import numpy as np
import pandas as pd
from typing import Dict, Tuple
from scipy import stats
from IPython.display import Image
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import accuracy_score, balanced_accuracy_score
from sklearn.metrics import precision_score, recall_score, f1_score, classificat
from sklearn.metrics import confusion_matrix
from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error, mean_square
```

```
from sklearn.metrics import roc_curve, roc_auc_score
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
from sklearn.datasets import make_blobs, make_circles
from sklearn.model_selection import cross_val_score, cross_validate
from sklearn.svm import SVC, NuSVC, LinearSVC, OneClassSVM, SVR, NuSVR, LinearSV
from sklearn.ensemble import GradientBoostingClassifier, GradientBoostingRegress
from sklearn.ensemble import BaggingClassifier
from sklearn.ensemble import AdaBoostClassifier
from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error, mean_square
from sklearn.metrics import roc_curve, roc_auc_score
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
```

Загрузка данных и первичный анализ

```
In [41]: # Загрузка данных из CSV файла
rent = pd.read_csv('data/houses_to_rent_v2.csv')

# Список имен столбцов, которые вы хотите использовать в качестве признаков
selected_features = ['rooms', 'area']

target = rent['total (R$)']

# Создание DataFrame с выбранными признаками
features = rent.loc[:, selected_features]
```

Основные характеристики датасета

```
In [42]: # Первые 5 строк датасета rent.head()
```

12]:	city	area	rooms	bathroom	parking spaces	floor	animal	furniture	hoa (R\$)	rent amount (R\$)	p
0	São Paulo	70	2	1	1	7	acept	furnished	2065	3300	
1	São Paulo	320	4	4	0	20	acept	not furnished	1200	4960	
2	Porto Alegre	80	1	1	1	6	acept	not furnished	1000	2800	
3	Porto Alegre	51	2	1	0	2	acept	not furnished	270	1112	
4	São Paulo	25	1	1	0	1	not acept	not furnished	0	800	
4											•

```
In [43]: # Размер датасета rent.shape
```

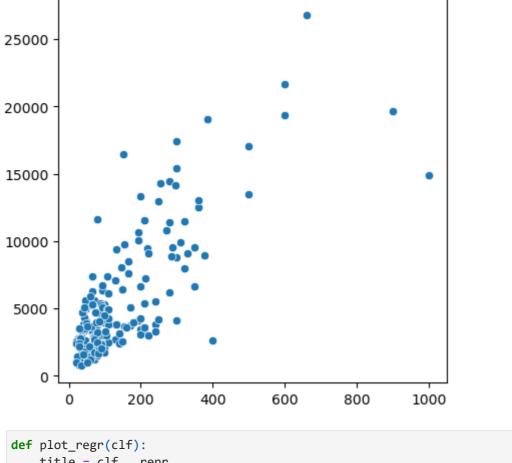
Out[43]: (200, 13)

```
# Список колонок с типами данных
         rent.dtypes
Out[44]: city
                                 object
                                  int64
         area
         rooms
                                  int64
         bathroom
                                  int64
         parking spaces
                                  int64
         floor
                                 object
         animal
                                 object
         furniture
                                 object
         hoa (R$)
                                  int64
         rent amount (R$)
                                  int64
                                  int64
         property tax (R$)
                                 int64
         fire insurance (R$)
         total (R$)
                                  int64
         dtype: object
In [45]: # Проверим наличие пустых значений
         # Цикл по колонкам датасета
         for col in rent.columns:
             # Количество пустых значений - все значения заполнены
             temp_null_count = rent[rent[col].isnull()].shape[0]
             print('{} - {}'.format(col, temp_null_count))
        city - 0
        area - 0
        rooms - 0
        bathroom - 0
        parking spaces - 0
        floor - 0
        animal - 0
        furniture - 0
        hoa (R$) - 0
        rent amount (R$) - 0
        property tax (R$) - 0
        fire insurance (R$) - 0
        total (R$) - 0
         Пропущенных значений нет, поэтому заполнять пропуски не нужно.
```

Метод опорных векторов

```
In [46]: df_houses_to_rent = pd.DataFrame(features.values,columns=features.columns.tolist
    df_houses_to_rent['target'] = pd.Series(target.values)
    rent_x = df_houses_to_rent['area'].values
    rent_y = df_houses_to_rent['target'].values

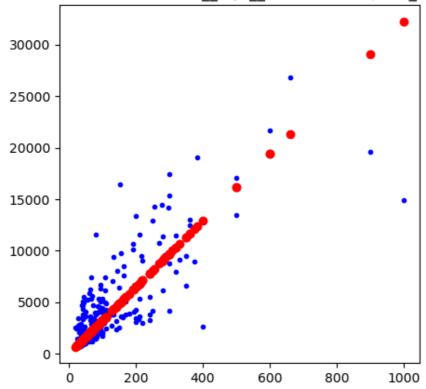
In [47]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(5,5))
    sns.scatterplot(ax=ax, x=rent_x, y=rent_y)
Out[47]: <Axes: >
```



```
In [48]:
    def plot_regr(clf):
        title = clf.__repr__
        clf.fit(rent_x.reshape(-1, 1), rent_y)
        rent_y_pred = clf.predict(rent_x.reshape(-1, 1))
        fig, ax = plt.subplots(figsize=(5,5))
        ax.set_title(title)
        ax.plot(rent_x, rent_y, 'b.')
        ax.plot(rent_x, rent_y_pred, 'ro')
        plt.show()
```

In [49]: plot_regr(LinearSVR(C=1.0, max_iter=10000))

<bound method BaseEstimator.__repr__ of LinearSVR(max_iter=10000)>



In [50]: plot_regr(LinearSVR(C=1.0, loss='squared_epsilon_insensitive', max_iter=10000))

C:\Users\user\anaconda3\Lib\site-packages\sklearn\svm_base.py:1244: ConvergenceW
arning: Liblinear failed to converge, increase the number of iterations.
 warnings.warn(

<bound method BaseEstimator.__repr__ of LinearSVR(loss='squared_epsilon_insensitive', max_iter=10000)>
25000 20000 15000 5000 -

600

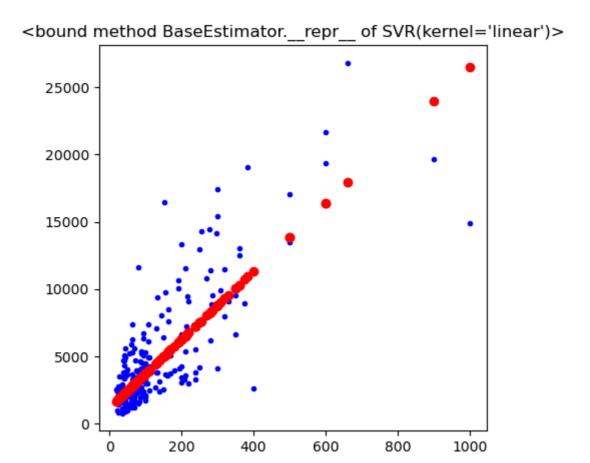
800

1000

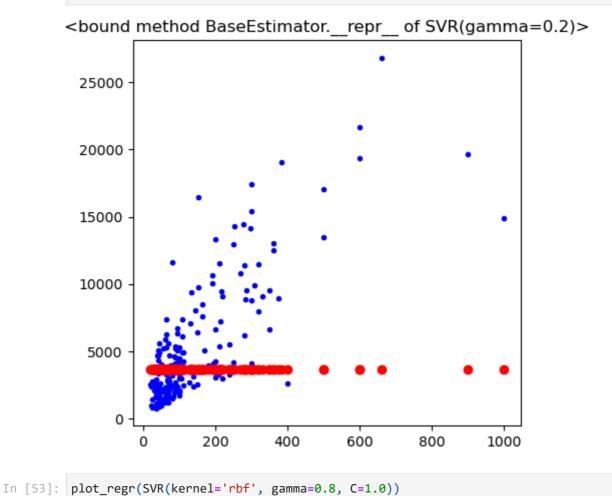
In [51]: plot_regr(SVR(kernel='linear', C=1.0))

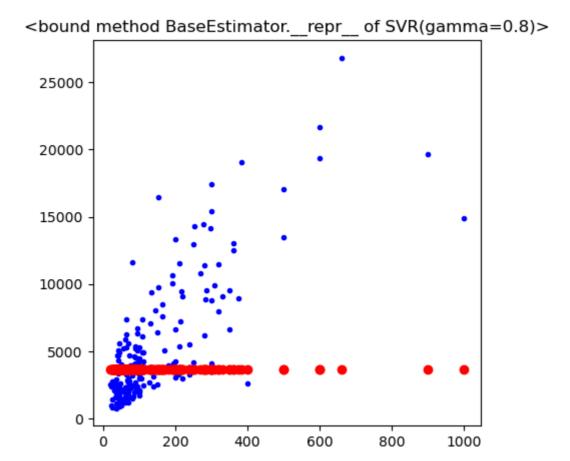
400

200

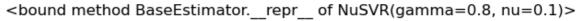


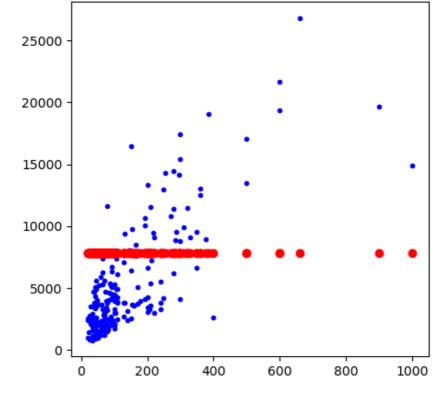
In [52]: plot_regr(SVR(kernel='rbf', gamma=0.2, C=1.0))





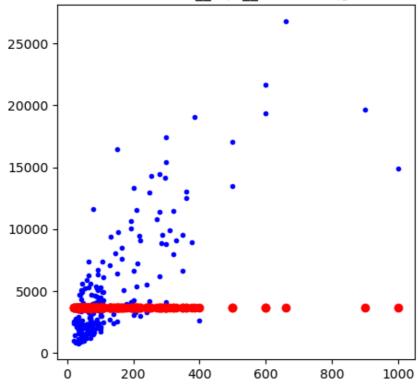
In [54]: plot_regr(NuSVR(kernel='rbf', gamma=0.8, nu=0.1, C=1.0))





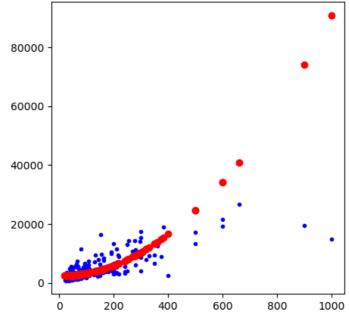
```
In [55]: plot_regr(NuSVR(kernel='rbf', gamma=0.8, nu=0.9, C=1.0))
```

<bound method BaseEstimator.__repr__ of NuSVR(gamma=0.8, nu=0.9)>



```
In [56]: plot_regr(SVR(kernel='poly', degree=2, gamma='auto', C=1.0))
```

<bound method BaseEstimator.__repr__ of SVR(degree=2, gamma='auto', kernel='poly')>



Градиентный бустинг

```
In [57]: def make_meshgrid(x, y, h=.02):
    """Create a mesh of points to plot in

Parameters
    -----
    x: data to base x-axis meshgrid on
    y: data to base y-axis meshgrid on
    h: stepsize for meshgrid, optional
```

```
Returns
             xx, yy : ndarray
             x_{min}, x_{max} = x.min() - 1, x.max() + 1
             y_{min}, y_{max} = y_{min}() - 1, y_{max}() + 1
             xx, yy = np.meshgrid(np.arange(x_min, x_max, h),
                                   np.arange(y_min, y_max, h))
             return xx, yy
         def plot_contours(ax, clf, xx, yy, **params):
             """Plot the decision boundaries for a classifier.
             Parameters
             _____
             ax: matplotlib axes object
             clf: a classifier
             xx: meshgrid ndarray
             yy: meshgrid ndarray
             params: dictionary of params to pass to contourf, optional
             Z = clf.predict(np.c_[xx.ravel(), yy.ravel()])
             Z = Z.reshape(xx.shape)
             #Можно проверить все ли метки классов предсказываются
             #print(np.unique(Z))
             out = ax.contourf(xx, yy, Z, **params)
             return out
         def plot_cl(clf):
             title = clf.__repr_
             clf.fit(rent_X, rent_y)
             fig, ax = plt.subplots(figsize=(5,5))
             X0, X1 = rent X[:, 0], rent X[:, 1]
             xx, yy = make_meshgrid(X0, X1)
             plot_contours(ax, clf, xx, yy, cmap=plt.cm.coolwarm, alpha=0.8)
             ax.scatter(X0, X1, c=rent_y, cmap=plt.cm.coolwarm, s=20, edgecolors='k')
             ax.set_xlim(xx.min(), xx.max())
             ax.set_ylim(yy.min(), yy.max())
             ax.set xlabel('rooms')
             ax.set_ylabel('area')
             ax.set_xticks(())
             ax.set_yticks(())
             ax.set_title(title)
             plt.show()
In [67]: from operator import itemgetter
         def draw_feature_importances(tree_model, X_dataset, figsize=(10,5)):
             Вывод важности признаков в виде графика
             # Сортировка значений важности признаков по убыванию
             list_to_sort = list(zip(X_dataset.columns.values, tree_model.feature_importa
             sorted_list = sorted(list_to_sort, key=itemgetter(1), reverse = True)
             # Названия признаков
             labels = [x for x,_ in sorted_list]
             # Важности признаков
             data = [x for _,x in sorted_list]
```

```
# Вывод графика

fig, ax = plt.subplots(figsize=figsize)

ind = np.arange(len(labels))

plt.bar(ind, data)

plt.xticks(ind, labels, rotation='vertical')

# Вывод значений

for a,b in zip(ind, data):

   plt.text(a-0.05, b+0.01, str(round(b,3)))

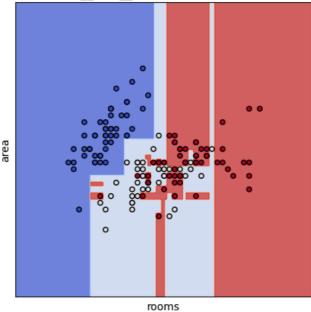
plt.show()

return labels, data
```

```
In [59]: rent_y = target.values
  rooms = rent["rooms"]
  area = rent["area"]
  rent_X = np.array([rooms, area]).transpose()
```

```
In [61]: plot_cl(GradientBoostingClassifier(random_state=1))
```

<bound method BaseEstimator.__repr__ of GradientBoostingClassifier(random_state=1)>



```
In [66]: # Важность признаков
  rent_x_ds = pd.DataFrame(data=rent['data'], columns=rent['feature_names'])
  rent_gb_cl = GradientBoostingClassifier(random_state=1)
  rent_gb_cl.fit(rent_x_ds, rent.target)
  __,_ = draw_feature_importances(rent_gb_cl, rent_x_ds)
```

