

# 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	Инфор	матика и системы упра	<u>вления</u>
КАФЕДРА	Системы о	бработки информации і	и управления
<b>O</b> 1	гчёт по руб	бежному контрол	ю №2
		Io дисциплине: ии машинного обучени:	я»
Выполнил:	IV.5 (.5.F.		V
Студент группы И	[Y 3-03D	(Подпись, дата)	<b>Усынин Ю.А.</b> (Фамилия И.О.)
П.,			
Проверил:			Гапанюк Ю. Е
	-	(Подпись, дата)	(Фамилия И.О.)

# 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.

Для студентов групп ИУ5-61Б, ИУ5-62Б, ИУ5-63Б, ИУ5-64Б, ИУ5-65Б, РТ5-61Б номер варианта = номер в списке группы.

• Методы 1 и 2 для каждой группы приведены в следующей таблице:

Группа	Метод №1	Метод №2	
ИУ5-61Б, ИУ5Ц-81Б	Линейная/логистическая регрессия	Случайный лес	
ИУ5-62Б, ИУ5Ц-82Б	Метод опорных векторов	Случайный лес	
ИУ5-63Б, ИУ5Ц-83Б	Дерево решений	Случайный лес	
ИУ5-64Б	Линейная/логистическая регрессия	Градиентный бустинг	
ИУ5-65Б	Метод опорных векторов	Градиентный бустинг	
РТ5-61Б	Дерево решений	Градиентный бустинг	

# Вариант 20

# Набор данных:

1. https://www.kaggle.com/fmejia21/trump-impeachment-polls

### Текст программы

#### РК ИУ5-65Б Вариант 20

# Импорт библиотек

```
In [1]:
         import numpy as np
         import pandas as pd
         import seaborn as sns
         import matplotlib.pyplot as plt
         from pandas.plotting import scatter matrix
         import warnings
         warnings.filterwarnings('ignore')
         sns.set(style="ticks")
         *matplotlib inline
         from sklearn.model selection import train test split
         from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
         from sklearn.svm import SVC , LinearSVC
         from sklearn.datasets.samples_generator import make_blobs
         from sklearn.svm import SVR
         from sklearn.model_selection import GridSearchCV
         from matplotlib import pyplot as plt
         data = pd.read_csv('impeachment-polls.csv', sep = ';' )
         data.head()
Out[2]:
               Start
                                      Pollster Sponsor SampleSize Pop tracking
                                                                                 Based on w
                                                                                  you know,
         0 6/28/2019
                       7/1/2019 News/Washington
                                                  NaN
                                                             1008
                                                                           NaN
                                                                                     you th
                                         Post
                                                                                   Congres
                                                                                 Based on w
                                          ABC
                                                                                  you know,
         1 4/22/2019 4/25/2019 News/Washington
                                                  NaN
                                                             1001
                                                                           NaN
                                                                                     you th
                                                                                   Congres
                                                                                 Based on w
                                                                                  you know,
         2 1/21/2019 1/24/2019 News/Washington
                                                  NaN
                                                             1001
                                                                           NaN
                                                                                     you th
                                         Post
                                                                                   Congres
                                                                                 Based on w
                                         ABC
                                                                                  you know,
         3 8/26/2018 8/29/2018 News/Washington
                                                  NaN
                                                             1003
                                                                           NaN
                                                                                     you th
                                         Post
                                                                                   Congres
                                                                                   Do you th
                                                                                  the House
         4 6/8/2019 6/12/2019
                                        Civiqs
                                                  NaN
                                                             1559
                                                                           NaN
                                                                                Representati
        5 rows x 24 columns
```

```
In [3]: data.shape
```

Out[3]: (88, 24)

```
In [4]: # Заполняем отсутствующие значения
         data['Dem Sample'] = data['Dem Sample'].replace(0,np.nan)
         data['Dem Sample'] = data['Dem Sample'].fillna(data['Dem Sample'].mean())
         data['Rep Sample'] = data['Rep Sample'].replace(0,np.nan)
         data['Rep Sample'] = data['Rep Sample'].fillna(data['Rep Sample'].mean())
In [5]: data.dtypes
Out[5]: Start
                      object
                      object
        End
        Pollster
                    object
                     object
        Sponsor
        SampleSize
                      int64
        Pop
                      object
        tracking
                    float64
                      object
        Text
        Category
                      object
                     object
        Include?
        Yes
                       int64
        No
                       int64
                      int64
        Unsure
        Rep Sample
                       int64
        Rep Yes
                    float64
        Rep No
                    float64
        Dem Sample
                       int64
        Dem Yes
                       int64
                      int64
        Dem No
        Ind Sample
                       int64
        Ind Yes
                      int64
        Ind No
                       int64
        URL
                      object
                    float64
        Notes
        dtype: object
In [6]: data.isnull().sum()
        # проверим есть ли пропущенные значения
Out[6]: Start
                      0
        End
                      0
        Pollster
                      0
                    41
        Sponsor
        SampleSize
                      0
        Pop
                      0
        tracking
                     88
        Text
                      0
        Category
                      0
        Include?
                      0
        Yes
                      0
        No
                      0
        Unsure
        Rep Sample
                      0
        Rep Yes
                      2
        Rep No
        Dem Sample
                      0
        Dem Yes
                      0
        Dem No
                      0
        Ind Sample
                      0
        Ind Yes
                      0
        Ind No
                      0
        URL
                      0
        Notes
                     88
        dtype: int64
```

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 88 entries, 0 to 87
Data columns (total 24 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Start	88 non-null	object
1	End	88 non-null	object
2	Pollster	88 non-null	object
3	Sponsor	47 non-null	object
4	SampleSize	88 non-null	int64
5	Pop	88 non-null	object
6	tracking	0 non-null	float64
7	Text	88 non-null	object
8	Category	88 non-null	object
9	Include?	88 non-null	object
10	Yes	88 non-null	int64
11	No	88 non-null	int64
12	Unsure	88 non-null	int64
13	Rep Sample	88 non-null	int64
14	Rep Yes	86 non-null	float64
15	Rep No	86 non-null	float64
16	Dem Sample	88 non-null	int64
17	Dem Yes	88 non-null	int64
18	Dem No	88 non-null	int64
19	Ind Sample	88 non-null	int64
20	Ind Yes	88 non-null	int64
21	Ind No	88 non-null	int64
22	URL	88 non-null	object
23	Notes	0 non-null	float64
	es: float64( ry usage: 16	4), int64(11), .6+ KB	object(9)

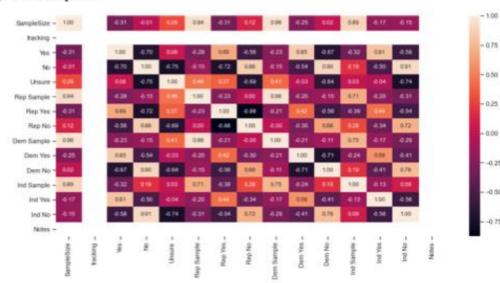
In [8]: data.head()

т	tracking	Pop	SampleSize	Sponsor	Polister	End	Start	8]:
Based on w you know, you th Congres	NaN	а	1008	NaN	ABC News/Washington Post	7/1/2019	6/28/2019	0
Based on w you know, you th Congres	NaN	а	1001	NaN	ABC News/Washington Post	4/25/2019	4/22/2019	1
Based on w you know, you th Congres	NaN	а	1001	NaN	ABC News/Washington Post	1/24/2019	1/21/2019	2
Based on w you know, you th Congres	NaN	а	1003	NaN	ABC News/Washington Post	8/29/2018	8/26/2018	3
Do you th the House Representati sho	NaN	rv	1559	NaN	Civiqs	6/12/2019	6/8/2019	4

#### 5 rows x 24 columns

```
In [9]: #Построим корреляционную матрицу
fig, ax = plt.subplots(figsize=(15,7))
sns.heatmap(data.corr(method='pearson'), ax=ax, annot=True, fmt='.2f')
```

# Out[9]: <AxesSubplot:>



```
In [10]: X = data[['SampleSize', 'Rep Sample']]
Y = data['Dem Sample']
print('Входные данные:\n\n', X.head(), '\n\nВыходные данные:\n\n', Y.head(
```

#### Входные данные:

	SampleSize	Rep	Sample
0	1008		232
1	1001		260
2	1001		240
3	1003		251
4	1559		483

#### Выходные данные:

```
0
     292
    290
1
    320
3
    331
4
    577
```

Name: Dem Sample, dtype: int64

```
In [11]: X_train, X_test, Y_train, Y_test = train_test_split(X, Y, random_state
               print('Входные параметры обучающей выборки:\n\n',X_train.head(), \
'\n\nВходные параметры тестовой выборки:\n\n', X_test.head(), \
                        '\n\nВыходные параметры обучающей выборки:\n\n', Y_train.head(), \
'\n\nВыходные параметры тестовой выборки:\n\n', Y_test.head())
```

Входные параметры обучающей выборки:

	SampleSize	Rep	Sample
76	900		225
42	1002		321
22	1000		320
6	1007		262
61	1994		648

Входные параметры тестовой выборки:

	SampleSize	Rep	Sample
2	1001		240
13	1012		253
53	751		192
41	1004		321
66	1992		633

Выходные параметры обучающей выборки:

```
76
      288
42
     371
22
     370
6
     332
     726
```

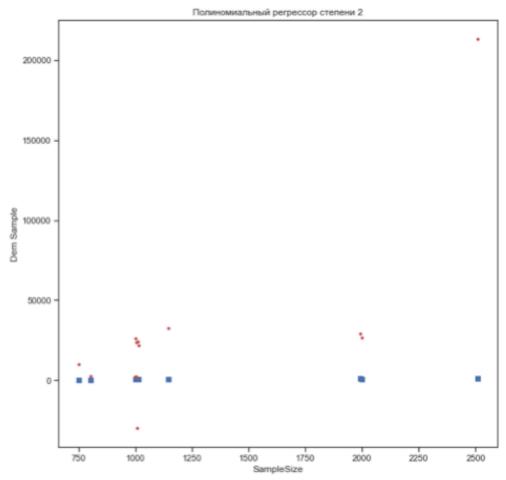
Name: Dem Sample, dtype: int64

Выходные параметры тестовой выборки:

```
2
      320
13
     304
     240
53
41
      371
66
     792
Name: Dem Sample, dtype: int64
```

```
In [12]: from sklearn.linear_model import LinearRegression
         from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error, media
         from sklearn.svm import SVR
```

```
In [13]: polySVR = SVR(kernel='poly', degree=2, gamma=0.3, C=1.0)
polySVR.fit(X_train, Y_train)
svr_y_pred = polySVR.predict(X_test)
fig, ax = plt.subplots(figstee=(10,10))
ax.set_title('Полиномиальный регрессор степени 2')
ax.plot(X_test.SampleSize, Y_test, 'bs')
ax.plot(X_test.SampleSize, svr_y_pred, 'r.')
ax.set_xlabel('SampleSize')
ax.set_ylabel('Dem Sample')
plt.show()
```



```
In [14]: print('Средняя абсолютная ошибка:', mean_absolute_error(Y_test, svr_y_preprint('Средняя квадратичная ошибка:', mean_squared_error(Y_test, svr_y_preprint('Median absolute error:', median_absolute_error(Y_test, svr_y_pred))

print('Коэффициент детерминации:', r2_score(Y_test, svr_y_pred))
```

Средняя абсолютная ошибка: 24762.4691722124 Средняя квадратичная ошибка: 2818754710.1991086 Median absolute error: 15258.402271329898 Коэффициент детерминации: -84060.59528069508

In [15]: from sklearn.ensemble import GradientBoostingRegressor

```
In [16]: grad = GradientBoostingRegressor(n_estimators=5, random_state = 10)
          grad.fit(X_train, Y_train)
Out[16]: GradientBoostingRegressor(n_estimators=5, random_state=10)
In [17]: Y grad pred = grad.predict(X test)
                                                       marker = 'o', label = 'ΤесτοΒε
In [18]: plt.scatter (X_test.SampleSize, Y_test,
          plt.scatter (X_test.SampleSize, Y_grad_pred, marker = '.', label = 'Предска
plt.legend (loc = 'lower right')
          plt.xlabel ('SampleSize')
          plt.ylabel ('Dem Sample')
          plt.show ()
            900
            800
            700
            600
            500
            400
                                           Тестовая выборка
            300
                                           Предсказанные данные
                750
                      1000
                            1250
                                  1500
                                        1750
                                             2000
                                                  2250
                                  SampleSize
In [19]: print('Средняя абсолютная ошибка:', mean_absolute_error(Y_test, Y_grad_pi
          print('Средняя квадратичная ошибка:', mean_squared_error(Y_test, Y_grad_pre
          print('Median absolute error:',
                                                  median_absolute_error(Y_test, Y_grad_
          print('Коэффициент детерминации:',
                                                  r2 score(Y test, Y grad pred))
          Средняя абсолютная ошибка: 86.19455672841605
          Средняя квадратичная ошибка: 14879.45514396514
          Median absolute error: 53.99459110525322
          Коэффициент детерминации: 0.5562612341600657
```

Вывод: Модель обученная методом "Градиентный бустинг" обучилась лучше чем методом опорных векторов.