# Московский государственный технический университет им. Н.Э. Баумана Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра «Системы обработки информации и управления»



# Отчет Рубежный контроль № 2 По курсу «Технологии машинного обучения»

# ИСПОЛНИТЕЛЬ:

Группа ИУ5-65Б Попов М.А.

"25" мая 2020 г.

]	HPE	ПОДАВАТЕЛЬ: Гапанюк Ю.Е.
"	"	2021 г.

#### - PK2

Попов Михаил Александрович, ИУ5-65Б

Вариант 17:

метод 1: метод опорных векторов метод 2: градиентный бустинг датасет: FIFA 2018 Statistics

#### 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.

#### **-** Решение

#### Импорт библиотек и загрузка данных

```
[57] import numpy as np
import pandas as pd
import seaborn as sns
from google.colab import files
import matplotlib, pyplot as plt
from IPython.display import Image
from io import StringIO
from typing import Tuple, Dict
from operator import itemgetter
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.model_selection import tinearRegression
from sklearn.moreprocessing import StandardScaler, LabelEncoder
from sklearn.moreprocessing import StandardScaler, LabelEncoder
from sklearn.more import inport GradientBoostingRegressor
from sklearn.more import GradientBoostingRegressor
from sklearn.more import SimpleImputer, MissingIndicator
Xmatplotlib inline
sns.set(style="ticks")
```

```
[4] # загрузка данных uploaded = files.upload()
```

Budparu-dealnul FIFA 201...atistics.csv

FIFA 2018 Statistics.csv(application/vnd.ms-excel) - 12557 bytes, last modified: 01.10.2019 - 100% done Saving FIFA 2018 Statistics.csv to FIFA 2018 Statistics.csv

```
[5] data = pd.read_csv('FIFA 2018 Statistics.csv', sep=',')
```

### Характериситики датасета

```
[77] # размер датасета
data.shape
       (128, 27)
```

```
[78] # ТИПЫ КОЛОНОК
     data.dtypes
```

Date
Team
Opponent
Goal Scored
Ball Possession %
Attempts
On-Target
Off-Target
Blocked
Corpers object object object int64 int64 int64 int64 int64 Blocked Corners Offsides Free Kicks Saves Pass Accuracy % Passes Distance Covered (Kms) Fouls Committed Yellow Card Yellow Ked Red Man of the Match 1st Goal Round int64 object float64 object object int64 float64 float64 Round PSO Goals in PSO Own goals Own goal Time dtype: object

```
[79] # первые 5 с
data.head()
```

# [79] # первые 5 строк data.head()

14- 0 06- Russia Saudi 5 40 13 7 3 3 2018 14- 1 06- Arabia Russia 0 60 6 0 3 3	6 3 11 0 78 306 118 22 0 0 0	Ye
1 06- Saludi Russia 0 60 6 0 3 3		
2018	2 1 25 2 86 511 105 10 0 0 0	N
15- 2 06- Egypt Uruguay 0 43 8 3 3 2 2018	0 1 7 3 78 395 112 12 2 0 0	N
15- 3 06- Uruguay Egypt 1 57 14 4 6 4 2018	5 1 13 3 86 589 111 6 0 0 0	Ye
15- 4 06- Morocco Iran 0 64 13 3 6 4 2018	5 0 14 2 86 433 101 22 1 0 0	N

# [80] # статистические характеристики признаков data.describe()

	Goal Scored	Ball Possession %	Attempts	On-Target	Off- Target	Blocked	Corners	Offsides	Free Kicks	Saves	Pass Accuracy %	Passes	Distance Covered (Kms)	Fouls Committed	Yellow Carc
count	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000	128.000000
mean	1.320312	49.992188	12.593750	3.914062	5.273438	3.359375	4.718750	1.343750	14.890625	2.726562	82.554688	462.648438	106.664062	13.546875	1.695312
std	1.156519	10.444074	5.245827	2.234403	2.409675	2.403195	2.446072	1.193404	4.724262	2.049447	5.933766	151.186311	11.749537	4.619131	1.325454
min	0.000000	25.000000	3.000000	0.000000	1.000000	0.000000	0.000000	0.000000	5.000000	0.000000	67.000000	189.000000	80.000000	5.000000	0.000000
25%	0.000000	42.000000	9.000000	2.000000	4.000000	1.750000	3.000000	0.000000	11.000000	1.000000	79.000000	351.000000	101.000000	10.000000	1.000000
50%	1.000000	50.000000	12.000000	3.500000	5.000000	3.000000	5.000000	1.000000	15.000000	2.000000	83.000000	462.000000	104.500000	13.000000	2.000000
75%	2.000000	58.000000	15.000000	5.000000	7.000000	4.000000	6.000000	2.000000	18.000000	4.000000	87.000000	555.250000	109.000000	16.000000	2.000000
max	6.000000	75.000000	26.000000	12.000000	11.000000	10.000000	11.000000	5.000000	26.000000	9.000000	94.000000	1137.000000	148.000000	25.000000	6.000000

# [81] # Количество пропусков в данных data.isna().sum()

data.isna().sum()

Date
Team
Opponent
Goal Scored
Ball Possession %
Attempts
On-Target
Off-Target
Blocked
Corners
Offsides
Free Kicks
Saves
Pass Accuracy %
Passes
Distance Covered (Kms)
Fouls Committed
Vellow Card
Vellow & Red
Red
Man of the Match
1st Goal
Round
Round
PSO
Goals in PSO
Own goal Time
dtype: int64 

# [82] # Количество уникальных значений для каждого признака data.nunique()

data.nunique()

Date
Team
Opponent
Goal Scored
Ball Possession %
Attempts
On-Target
Off-Target
Blocked
Corners
Offsides
Free Kicks
Saves
Pass Accuracy %
Passes
Distance Covered (Kms)
Fouls Committed
Vellow & Red
Vellow & Red
Red
Man of the Match
1st Goal
Round
Rou 

#### ▼ Заполнение пропусков данных

```
[83] # удалим признаки Омп goals и Омп goals time
# т.к. почти все значения этих признаков пусты
cols_to_drop = ['Own goals', 'Own goal Time']
data_mew_1 = data.drop(cols to_drop, axis=1)
(data.shape, data_new_1.shape)

((128, 27), (128, 25))
```

[84] # для признака 1st Goal заполним пустые значения 0 # что будет значит, что гола не было data\_new\_2 = data\_new\_1.fillna(0) data\_new\_2.head()

	Date	Team	Opponent	Goal Scored	Ball Possession %	Attempts	On- Target	Off- Target	Blocked	Corners	Offsides	Free Kicks	Saves	Pass Accuracy %	Passes	Distance Covered (Kms)	Fouls Committed	Yellow Card	Yellow & Red		Ma o th Matc
0	14- 06- 2018	Russia	Saudi Arabia	5	40	13	7	3	3	6	3	11	0	78	306	118	22	0	0	0	Ye
1	14- 06- 2018	Saudi Arabia	Russia	0	60	6	0	3	3	2	1	25	2	86	511	105	10	0	0	0	N
2	15- 06- 2018	Egypt	Uruguay	0	43	8	3	3	2	0	1	7	3	78	395	112	12	2	0	0	N
3	15- 06- 2018	Uruguay	Egypt	1	57	14	4	6	4	5	1	13	3	86	589	111	6	0	0	0	Ye
4	15- 06- 2018	Morocco	Iran	0	64	13	3	6	4	5	0	14	2	86	433	101	22	1	0	0	N

[85] # пропусков не осталось data\_new\_2.isna().sum()

Date
Team
Opponent
Goal Scored
Ball Possession %
Attempts
Off-Target
Off-Target
Off-Target
Off-Saves
Pass Accuracy %
Passes
Distance Covered (Kms)
Fouls Committed
Yellow Card
Yellow Card
Wellow Card
Wellow Card
Man of the Match
1st Goal
Round
PSO
Goals in PSO
dtype: int64

## ▼ Кодирование категориальных признаков

```
[87] # оценим важность признаков для целевого

dataLE = data_new 2.copy()

le = LabelEncoder()

col_obj = dataLE.dtypes[dataLE.dtypes==object].index.values.tolist()

for i in col_obj:

dataLE[i] = le.fit_transform(dataLE[i])

(dataLE.corr()['Goal Scored']*100).sort_values(ascending=False)
```

```
[88] # по результатам корреляционного анализа удаляем столбцы, # которые имеют меньшую значимость по отношению к целевому признаку del_data = (dataLE.corr()['Goal Scored']*100).sort_values(ascending=False) del_col = del_data[(del_data < 10) & (del_data > -10) | (del_data.isnull())].index.values.tolist() data_new_2.drop(columns=del_col, inplace=True) dataLE.drop(columns=del_col, inplace=True) dataLE.drop(columns=del_col, inplace=True)
                            Cclass 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 128 entries, 0 to 127
Data columns (total 7 columns):

### Column Non-Hull count Dtype

0 Goal Scored 128 non-null inted
1 Attempts 128 non-null inted
2 On-Target 128 non-null inted
3 Saves 128 non-null inted
4 Pass Accuracy % 128 non-null inted
5 Man of the Match 128 non-null object
6 1st Goal 128 non-null floated
dtypes: float64(1), inted(5), object(1)
memory usage: 7.1+ KB
                                                                                                                                                                                                   object
float64
         [89] # выполним one-hot encoding и масштабирование для применения в SVM col_num = data_new_2.dtypes[data_new_2.dtypes!=object].index.values.tolist()
                               col_num.remove('Goal Scored')
se = StandardScaler()
data_new_2[col_num] = se.fit_transform(data_new_2[col_num])
data_new_2 = pd.get_dummies(data_new_2, drop_first=True)
         [90] data_new_2.info()
                               <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 128 entries, 0 to 127
Data columns (total 7 columns):
# Column Non-Null Count Dtype
                         | Columns | Colu

    Разделение выборки на обучающую и тестовую

         [91] # разделим данные на целевой столбец и признаки
X = data_new_2.drop("Goal Scored", axis=1)
Y = data_new_2["Goal Scored"]
                               # с использованием метода train_test_split разделим выборку на обучающую и тестовую X_train, X_test, Y_train, Y_test = train_test_split(X, Y, test_size=0.25, random_state=1) X_train.shape, X_test.shape, Y_train.shape, Y_test.shape
                                ((96, 6), (32, 6), (96,), (32,))

    ▼ Метод опорных векторов

         [93] svr = SVR(kernel='rbf')
svr.fit(X_train, Y_train)
print('r-2_score:', r_2_score(Y_test, svr.predict(X_test)))
print("mean_squared_error", mean_squared_error(Y_test, svr.predict(X_test)))
                                   r2_score: 0.43056278181961705
mean_squared_error 0.43541927913597644

    ▼ Градиентный бустинг

          [94] gbr = GradientBoostingRegressor()
gbr.fit(X_train, Y_train)
print("n2_score:", r2_score(Y_test, gbr.predict(X_test)))
print("mean_squared_error", mean_squared_error(Y_test, gbr.predict(X_test)))
                                  r2_score: 0.2629006076992503
mean_squared_error 0.5636218986049678
```

### **-** Итог

Метод опорных векторов показал себя лучше градиентного бустинга, однако коэффициент детерминации для обеих моделей получилось меньше 50%, что говорит о плохом качестве моделей. Вероятно это связано со слабой связностью датасета.