# Московский государственный технический университет им. Н.Э. Баумана

# Факультет «Информатика и системы управления»

# Кафедра ИУ5 «Системы обработки информации и управления

# Рубежный контроль 1

## Вариант №14

Выполнил:

студент группы ИУ5-22М

Хижняков Вадим

## Задание

Каждая задача предполагает использование набора данных. Набор данных выбирается Вами произвольно с учетом следующих условий:

- Вы можете использовать один набор данных для решения всех задач, или решать каждую задачу на своем наборе данных.
- Набор данных должен отличаться от набора данных, который использовался в лекции для решения рассматриваемой задачи.
- Вы можете выбрать произвольный набор данных (например тот, который Вы использовали в лабораторных работах) или создать собственный набор данных (что актуально для некоторых задач, например, для задач удаления псевдоконстантных или повторяющихся признаков).
- Выбранный или созданный Вами набор данных должен удовлетворять условиям поставленной задачи. Например, если решается задача устранения пропусков, то набор данных должен содержать пропуски.

## Задача 1

Для набора данных проведите нормализацию для одного (произвольного) числового признака с использованием функции "квадратный корень".

### Задача 2

Для набора данных проведите процедуру отбора признаков (feature selection). Используйте метод вложений (embedded method). Используйте подход на основе линейной или логистической регрессии (в зависимости от того, на решение какой задачи ориентирован выбранный Вами набор данных - задачи регрессии или задачи классификации).

## Импортируем библиотеки

```
Ввод [1]: from sklearn.preprocessing import MaxAbsScaler
          import pandas as pd
          import matplotlib.pyplot as plt
          import numpy as np
          import seaborn as sns
          import scipv.stats as stats
          from sklearn.linear_model import LogisticRegression
          from sklearn.feature_selection import SelectFromModel
          from sklearn.svm import LinearSVC
Ввод [2]: def diagnostic_plots(df, variable):
              plt.figure(figsize=(15,6))
              # гистограмма
              plt.subplot(1, 2, 1)
              df[variable].hist(bins=30)
              ## Q-Q plot
              plt.subplot(1, 2, 2)
              stats.probplot(df[variable], dist="norm", plot=plt)
              plt.show()
```

## Загружаем набор данных

```
Bвод [3]: raw_df = pd.read_csv('Employee.csv')
raw_df.head()
```

#### Out[3]:

	Education	JoiningYear	City	PaymentTier	Age	Gender	EverBenched	ExperienceInCı
0	Bachelors	2017	Bangalore	3	34	Male	No	
1	Bachelors	2013	Pune	1	28	Female	No	
2	Bachelors	2014	New Delhi	3	38	Female	No	
3	Masters	2016	Bangalore	3	27	Male	No	
4	Masters	2017	Pune	3	24	Male	Yes	

```
Ввод [4]: raw_df.shape
Out[4]: (4653, 9)
```

## Ввод [5]: raw\_df.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 4653 entries, 0 to 4652
Data columns (total 9 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Education	4653 non-null	object
1	JoiningYear	4653 non-null	int64
2	City	4653 non-null	object
3	PaymentTier	4653 non-null	int64
4	Age	4653 non-null	int64
5	Gender	4653 non-null	object
6	EverBenched	4653 non-null	object
7	ExperienceInCurrentDomain	4653 non-null	int64
8	Leave0rNot	4653 non-null	int64

dtypes: int64(5), object(4)
memory usage: 327.3+ KB

## Ввод [6]: raw\_df.isnull().sum()

Out[6]:	Education	0
	JoiningYear	0
	City	0
	PaymentTier	0
	Age	0
	Gender	0
	EverBenched	0
	ExperienceInCurrentDomain	0
	Leave0rNot	0
	dtype: int64	

```
Ввод [7]: from sklearn.preprocessing import LabelEncoder

label_encoder = LabelEncoder()

categorical_columns = ['Gender', 'EverBenched', 'Education','City']

for column in categorical_columns:
    raw_df[column] = label_encoder.fit_transform(raw_df[column])

raw_df
```

#### Out[7]:

	Education	JoiningYear	City	PaymentTier	Age	Gender	EverBenched	ExperienceInCurr
0	0	2017	0	3	34	1	0	
1	0	2013	2	1	28	0	0	
2	0	2014	1	3	38	0	0	
3	1	2016	0	3	27	1	0	
4	1	2017	2	3	24	1	1	
4648	0	2013	0	3	26	0	0	
4649	1	2013	2	2	37	1	0	
4650	1	2018	1	3	27	1	0	
4651	0	2012	0	3	30	1	1	
4652	0	2015	0	3	33	1	1	

4653 rows × 9 columns

# Задание 1

#### Нормализуем возраст

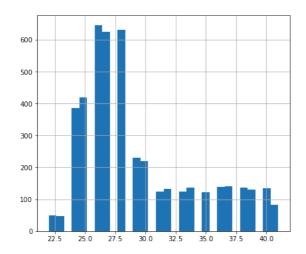
```
BBOД [8]: age_df = pd.DataFrame(raw_df['Age'])
age_df.head()
```

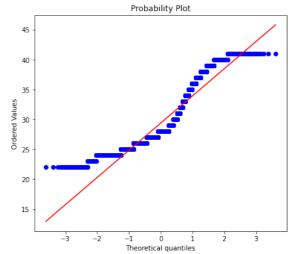
#### Out[8]:

	Age
0	34
1	28
2	38
3	27
4	24

#### Исходное распределение

## Ввод [9]: diagnostic\_plots(age\_df, 'Age')





Ввод [10]: age\_df['Age'] = age\_df['Age']\*\*(1/2) age\_df.head()

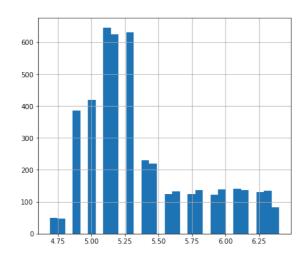
#### Out[10]:

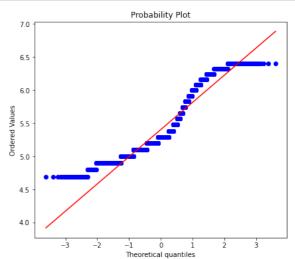
#### Age

- **o** 5.830952
- **1** 5.291503
- **2** 6.164414
- **3** 5.196152
- 4 4.898979

#### Квадратный корень

## Ввод [11]: diagnostic\_plots(age\_df, 'Age')





# Задание 2

## Делим датафрейм

```
Ввод [12]: df_target = raw_df[['LeaveOrNot']] # таргет признак df_target
```

#### Out[12]:

/eOrNot
0
1
0
1
1
0
1
1
0
0

4653 rows × 1 columns

```
Ввод [13]: df_data = raw_df.drop(['LeaveOrNot'], axis=1) df_data
```

#### Out[13]:

	Education	JoiningYear	City	PaymentTier	Age	Gender	EverBenched	ExperienceInCurr
0	0	2017	0	3	34	1	0	
1	0	2013	2	1	28	0	0	
2	0	2014	1	3	38	0	0	
3	1	2016	0	3	27	1	0	
4	1	2017	2	3	24	1	1	
4648	0	2013	0	3	26	0	0	
4649	1	2013	2	2	37	1	0	
4650	1	2018	1	3	27	1	0	
4651	0	2012	0	3	30	1	1	
4652	0	2015	0	3	33	1	1	

4653 rows × 8 columns

#### Логистическая регрессия

```
Ввод [14]:
          # Используем L1-регуляризацию
           e_lr1 = LogisticRegression(C=1000, solver='liblinear', penalty='l1', n
           e_lr1.fit(df_data, df_target)
           # Коэффициенты регрессии
           e_lr1.coef_
           /Users/vadim/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/sklearn/util
           s/validation.py:63: DataConversionWarning: A column-vector y was pas
           sed when a 1d array was expected. Please change the shape of y to (n
           _samples, ), for example using ravel().
             return f(*args, **kwargs)
 Out[14]: array([[ 2.12668061e-01, 4.71972286e-04, 3.51125480e-01, -4.13891545e-01, -2.43625928e-02, -7.81922117e-01,
                     6.33661650e-01, -4.89640345e-02]])
Ввод [15]: sel e lr1 = SelectFromModel(e lr1)
           sel_e_lr1.fit(df_data, df_target)
           sel_e_lr1.get_support()
           /Users/vadim/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/sklearn/util
           s/validation.py:63: DataConversionWarning: A column-vector y was pas
           sed when a 1d array was expected. Please change the shape of y to (n
           _samples, ), for example using ravel().
             return f(*args, **kwargs)
  Out[15]: array([ True, True, True, True, True, True, True])
           Линейный классификатор на основе SVM
```

```
Ввод [17]: sel_e_lr2 = SelectFromModel(e_lr2) sel_e_lr2.fit(df_data, df_target) sel_e_lr2.get_support()
```

/Users/vadim/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/sklearn/util s/validation.py:63: DataConversionWarning: A column-vector y was pas sed when a 1d array was expected. Please change the shape of y to (n\_samples, ), for example using ravel().
return f(\*args, \*\*kwargs)

```
Out[17]: array([ True, True, True, True, True, True, True])
```

Все признаки считаются "хорошими"

# Дополнительное задание

Для произвольной колонки данных построить гистограмму

```
Ввод [18]: sns.distplot(raw_df['JoiningYear'], hist=True, kde=False, bins=int(180/5), color = 'blue', hist_kws={'edgecolor':'black'})

plt.title('Histogram of JoiningYear') plt.xlabel('Age'); plt.ylabel('Count');
```

/Users/vadim/opt/anaconda3/lib/python3.9/site-packages/seaborn/distributions.py:2619: FutureWarning: `distplot` is a deprecated function and will be removed in a future version. Please adapt your code to u se either `displot` (a figure-level function with similar flexibility) or `histplot` (an axes-level function for histograms).

warnings.warn(msg, FutureWarning)

