

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	<u>Инфор</u>	матика и системы управ	<u>вления</u>
КАФЕДРА	Системы о	бработки информации и	управления
0	тчёт по ла	бораторной работ	re № 4
		То дисциплине: ии машинного обучения	[»
Выполнил:			
Студент группы И	IУ5-61Б		Пахомкин К.С.
		(Подпись, дата)	(Фамилия И.О.)
Проверил:			
			Гапанюк Ю. Е.
		(Подпись, дата)	(Фамилия И.О.)

Задание:

- 1. Выберите набор данных (датасет) для решения задачи классификации или регрессии.
- 2. В случае необходимости проведите удаление или заполнение пропусков и кодирование категориальных признаков.
- 3. С использованием метода train_test_split разделите выборку на обучающую и тестовую.
- 4. Обучите следующие модели:
 - 。 одну из линейных моделей;
 - SVM;
 - 。 дерево решений.
- 5. Оцените качество моделей с помощью двух подходящих для задачи метрик. Сравните качество полученных моделей.

ЛР4

```
In [1]: import numpy as np
         import pandas as pd
         from typing import Dict, Tuple
         import seaborn as sns
         import matplotlib.pyplot as plt
         *matplotlib inline
         from sklearn.impute import SimpleImputer
         import warnings
         from sklearn.pipeline import Pipeline
         from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures
         from sklearn.metrics import confusion matrix, precision score, recall score
         from sklearn.linear model import LinearRegression
         warnings.simplefilter("ignore")
In [2]: # чтение обучающей выборки
         data = pd.read csv('insurance.csv')
         data.head()
                        bmi children smoker
                                              region
                                                        charges
Out[2]:
           age
                 sex
        0 19 female 27.900
                                       yes southwest 16884.92400
                                  0
        1
          18
                male 33.770
                                  1
                                       no southeast 1725.55230
                male 33.000
                                  3
                                       no southeast 4449.46200
        2
           28
        3 33
                male 22.705
                                  0
                                       no northwest 21984.47061
        4 32
               male 28.880
                                 0
                                      no northwest 3866.85520
In [3]: from sklearn.model_selection import train_test_split
         from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
In [4]: # Кодируем значения
         le = LabelEncoder()
            # "sex" - ПОЛ
         le.fit(data.sex.drop_duplicates())
         data.sex = le.transform(data.sex)
             # "smoker" - курение
         le.fit(data.smoker.drop_duplicates())
         data.smoker = le.transform(data.smoker)
             # "region" - регион
         le.fit(data.region.drop_duplicates())
         data.region = le.transform(data.region)
In [5]: #Построим корреляционную матрицу
         fig, ax = plt.subplots(figsize=(15,7))
         sns.heatmap(data.corr(method='pearson'), ax=ax, annot=True, fmt='.2f')
```

Out[5]: <AxesSubplot:>



```
In [6]: X = data.drop(['charges'], axis = 1)
Y = data.charges.astype(int)
print('Входные данные:\n\n', X.head(), '\n\nВыходные данные:\n\n', Y.head()
```

Входные данные:

	age	sex	bmi	children	smoker	region
0	19	0	27.900	0	1	3
1	18	1	33.770	1	0	2
2	28	1	33.000	3	0	2
3	33	1	22.705	0	0	1
4	32	1	28.880	0	0	1

Выходные данные:

```
0 16884
1 1725
2 4449
3 21984
4 3866
```

Name: charges, dtype: int64

Входные параметры обучающей выборки:

	age	sex	bmi	children	smoker	region
461	42	1	30.00	0	1	3
322	34	1	30.80	0	1	3
224	42	1	24.64	0	1	2
711	50	0	23.54	2	0	2
58	53	0	22.88	1	1	2

Входные параметры тестовой выборки:

	age	sex	bmi	children	smoker	region
578	52	1	30.200	1	0	3
610	47	0	29.370	1	0	2
569	48	1	40.565	2	1	1
1034	61	1	38.380	0	0	1
198	51	0	18.050	0	0	1

Выходные параметры обучающей выборки:

```
461 22144
322 35491
224 19515
711 10107
58 23244
Name: charges, dtype: int64
```

Выходные параметры тестовой выборки:

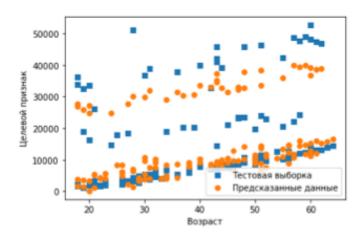
```
578 9724
610 8547
569 45702
1034 12950
198 9644
Name: charges, dtype: int64
```

Построение линейной регрессии

```
In [8]: from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error, media

In [9]: Lin_Reg = LinearRegression().fit(X_train, Y_train)
lr_y_pred = Lin_Reg.predict(X_test)

In [10]: plt.scatter(X_test.age, Y_test, marker = 's', label = 'Тестовая выборка
plt.scatter(X_test.age, lr_y_pred, marker = 'o', label = 'Предсказанные дая
plt.legend (loc = 'lower right')
plt.xlabel ('Возраст')
plt.ylabel ('Целевой признак')
plt.show()
```



SVM

```
In [11]: from sklearn.svm import SVC , LinearSVC
           from matplotlib import pyplot as plt
           svc = SVC(kernel='linear')
In [12]:
           svc.fit(X_train,Y_train)
           lr y pred = svc.predict(X test)
                                                  marker = 's', label = 'Тестовая выборка
In [13]:
           plt.scatter(X_test.age, Y_test,
           plt.scatter(X_test.age, lr_y_pred, marker = 'o', label = 'Предсказанные дая
           plt.legend (loc = 'lower right')
           plt.xlabel ('Возраст')
plt.ylabel ('Целевой признак')
           plt.show()
            60000
            50000
          Целевой признак
            40000
             30000
            20000
            10000
                                               Тестовая выборка
                                               Предсказанные данные
                               30
                                         40
                                                  50
                                       Возраст
```

Tree

In [14]: from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier, DecisionTreeRegressor, exp
from sklearn.tree import export_graphviz
from sklearn import tree
import re

```
In [15]: # Обучим дерево на всех признаках iris
         clf = tree.DecisionTreeClassifier()
         clf = clf.fit(X,Y)
         lr_y_pred = clf.predict(X_test)
In [16]: from IPython.core.display import HTML
         from sklearn.tree.export import export_text
         tree_rules = export_text(clf, feature_names=list(X.columns))
HTML('' + tree_rules + '')
Out[16]: |--- age <= 18.50
           |--- bmi <= 39.15
                |--- bmi <= 37.73
                    |--- bmi <= 33.99
                         |--- bmi <= 23.15
                             |--- bmi <= 22.39
                                 |--- children <= 1.00
                                     |--- sex <= 0.50
                                         |--- region <= 1.00
                                           |--- class: 14283
                                         |--- region > 1.00
                                         | |--- class: 1607
                                     |--- sex > 0.50
                                         |--- smoker <= 0.50
                                             |--- bmi <= 18.71
                                             | |--- class: 1694
                                            --- bmi > 18.71
                                            | |--- class: 1702
                                         |--- smoker > 0.50
                                           |--- class: 13747
                                    - children > 1.00
                                     |--- smoker <= 0.50
                                       |--- class: 11884
                                    |--- smoker > 0.50
                                   | |--- class: 12829
                                - bmi > 22.39
                                 |--- class: 1704
                            - bmi > 23.15
                             |--- bmi <= 26.15
                                 |--- bmi <= 25.32
                                     |--- children <= 0.50
                                         --- sex <= 0.50
                                            |--- class: 2196
                                         |--- sex > 0.50
                                             |--- bmi <= 23.48
                                                |--- class: 1121
                                             |--- bmi > 23.48
                                                 |--- bmi <= 24.46
                                                    |--- class: 1705
                                             | |--- bmi > 24.46
                                                | |--- class: 15518
                                        - children > 0.50
                                         |--- sex <= 0.50
                                            |--- class: 2201
```

