

МИНОБРНАУКИ РОССИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«МИРЭА - Российский технологический университет» РТУ МИРЭА

Институт информационных технологий (ИТ) Кафедра инструментального и прикладного программного обеспечения (ИиППО)

ОТЧЕТ ПО ПРАКТИЧЕСКОЙ РАБОТЕ №4

по дисциплине

«Технологии и инструментарий анализа больших данных»

Выполнил студент группы ИКБО-05-20	Мочалов А.Д.
Принял старший преподаватель	Высоцкая А.А.
Практические работы выполнены «» 2023 г.	(подпись студента)
«Зачтено» «» 2023 г.	(подпись студента)

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

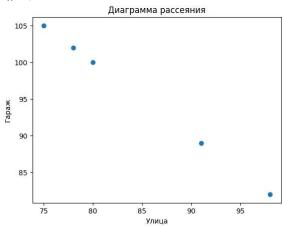
# Создаем таблицу с данными
data = {
    "День': ['Понедельник', 'Вторник', 'Среда', 'Четверг', 'Пятница'],
    'Улица': [80, 98, 75, 91, 78],
        'Гараж': [100, 82, 105, 89, 102]
}

df = pd.DataFrame(data)

# Вычисляем корреляцию
correlation = df['Улица'].corr(df['Гараж'])
print('Корреляция:', correlation)

# Строим диаграмму рассеяния
plt.scatter(df['Улица'], df['Гараж'])
plt.xlabel('Улица')
plt.ylabel('Гараж')
plt.title('Диаграмма рассеяния')
plt.show()
```

Корреляция: -0.9999999999999



```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.metrics import mean_squared_error
# Загрузка данных из CSV-файла
data = pd.read_csv('insurance.csv')
# Проверка наличия пропущенных значений
print(data.isnull().sum())
# Удаление строк с пропущенными значениями (если необходимо)
data = data.dropna()
# Описание признаков
print(data.describe())
# Корреляционная матрица
corr_matrix = data.corr()
print(corr_matrix)
# Находим наиболее коррелирующую переменную с целевой переменной
target_variable = 'bmi'
most_correlated_variable = corr_matrix[target_variable].sort_values(ascending=False).index[1]
X = data[most_correlated_variable].values.reshape(-1, 1)
y = data[target_variable].values.reshape(-1, 1)
# Инициализация и обучение модели линейной регрессии regression\_model = LinearRegression()
regression_model.fit(X, y)
# Получение наклона и сдвига (коэффициенты) модели
slope = regression model.coef [0][0]
intercept = regression_model.intercept_[0]
# Вычисление среднеквадратичной ошибки (MSE)
y_pred = regression_model.predict(X)
mse = mean_squared_error(y, y_pred)
print('Slope (наклон):', slope)
print('Intercept (сдвиг):', intercept)
print('MSE:', mse)
# Построение графика
plt.scatter(X, y, color='blue', label='Data')
plt.plot(X, y_pred, color='red', linewidth=2, label='Regression Line')
plt.xlabel(most_correlated_variable)
plt.ylabel(target_variable)
plt.legend()
plt.show()
```

```
age
     children
      smoker
     region
charges
     dtype: int64
                                   bmi
                                            children
                                                            charges
            1338.000000
39.207025
                          1338.000000
                                        1338.000000
                                                       1338.000000
13270.422265
     count
      mean
                                            1.205493
      std
               14.049960
                              6.098187
                                                       12110.011237
     min
25%
50%
                             15.960000
26.296250
30.400000
               18.000000
                                            9.999999
                                                        1121.873900
               27.000000
39.000000
                                            0.000000
                                                        4740.287150
9382.033000
      75%
               51,000000
                              34.693750
                                            2.000000
                                                      16639.912515
                          53.130000 5.000000 63
bmi children charges
0.109272 0.042469 0.299008
               64.000000
                                            5.000000 63770.428010
                age
1.000000
     age
                          1.000000
0.012759
0.198341
                                     0.012759
1.000000
0.067998
                0.109272
                                                0.198341
      children 0.042469
charges 0.299008
                                                1.000000
     Slope (наклон): 9.987771906652386e-05
     50
          45
          40
       E 35
          30
          25
          20
                                                                  Data
                                                                  Regression Line
          15
                                          30000
                                                               50000
                                                                         60000
                       10000
                                20000
                                                     40000
import pandas as pd
import scipy.stats as stats
import statsmodels.api as sm
from statsmodels.formula.api import ols
from statsmodels.stats.multicomp import pairwise tukeyhsd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
# Загрузка данных из CSV-файла
data = pd.read_csv('insurance.csv')
# Предобработка данных
# Вывод информации о данных
print(data.info())
# Проверка наличия пропущенных значений
print(data.isnull().sum())
# Вывод списка уникальных регионов unique_regions = data['region'].unique()
print("Уникальные регионы:", unique_regions)
# Однофакторный ANOVA тест - первый способ
# Группировка данных по регионам
grouped data = data.groupby('region')['bmi'].apply(list)
# Выполнение ANOVA теста
fvalue, pvalue = stats.f_oneway(*grouped_data)
print("Однофакторный ANOVA тест (первый способ):")
print("F-значение:", fvalue)
print("p-значение:", pvalue)
# Однофакторный ANOVA тест - второй способ
# Создание модели с формулой индекса массы тела (BMI) в зависимости от perиoнa model = ols('bmi \sim region', data=data).fit()
# Выполнение ANOVA теста
anova_table = sm.stats.anova_lm(model, typ=2)
print("Однофакторный ANOVA тест (второй способ):")
print(anova_table)
# Т-критерий Стьюдента для всех комбинаций
# Выполнение попарных сравнений регионов с использованием t-критерия Стьюдента
pairwise_results = pairwise_tukeyhsd(data['bmi'], data['region'], alpha=0.05)
# Поправка Бонферрони
pairwise_results_bonf = pairwise_tukeyhsd(data['bmi'], data['region'], alpha=0.05)
pairwise_results_bonf.summary()
sns.boxplot(x='region', y='bmi', data=data)
plt.title("Boxplot BMI по регионам")
plt.show()
# Двухфакторный ANOVA тест
# Создание модели с формулой индекса массы тела (BMI) в зависимости от региона и пола
model2 = ols('bmi ~ region + sex', data=data).fit()
# Выполнение ANOVA теста
```

```
anova_table2 = sm.stats.anova_lm(model2, typ=2)
print("Двухфакторный ANOVA тест:")
print(anova_table2)
# Пост-хок тест Тьюки
# Выполнение пост-хок теста для определения статистически значимых различий между группами
tukey_results = pairwise_tukeyhsd(data['bmi'], data['region'], alpha=0.05)
fig = tukey_results.plot_simultaneous(figsize=(5,5))
plt.title("Тест Тьюки")
plt.show()
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1338 entries, 0 to 1337
Data columns (total 7 columns):
# Column Non-Null Count Dtype
                age
                                                            object
float64
int64
        4 smoker 1338 non-null object
5 region 1338 non-null object
6 charges 1338 non-null float64
dtypes: float64(2), int64(2), object(3)
memory usage: 73.3+ KB
         age
        bmi
         children
        smoker 6
region 6
charges 6
dtype: int64
        отуре: int64
Уникальные регионы: ['southwest' 'southeast' 'northwest' 'northeast']
Однофакторный ANOVA тест (первый способ):
F-значение: 39.49505720170283
p-значение: 1.881838913929143e-24
Однофакторный ANOVA тест (второй способ):
        | Sum_sq df F PR(>F)
| region | 4055.880631 | 3.0 | 39.495057 | 1.881839e-24
| Residual | 45664.319755 | 1334.0 | Nan Nan
                                                   Boxplot BMI по регионам
               50
               45
               40
          正
35
               30
               25
               20
                          southwest
                                                      southeast
                                                                                northwest
                                                                                                            northeast
        Двухфакторный ANOVA тест:
                                              ut F PR(>F)
3.0 39.336119 2.342323e-24
1.0 2.515393 1.129767e-01
1333.0 NaN NaN
                          sum_sq
4034.975135
86.007035
        Residual 45578.312720
                                                            Тест Тьюки
           southwest
           southeast
            northwest
            northeast
```

30

31

32

33

вывод

Мы научились считать корреляцию, выводить график разброса и выявлять различия в данных с помощью Python.