

МИНОБРНАУКИ РОССИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«МИРЭА – Российский технологический университет»

РТУ МИРЭА

Институт информационных технологий (ИТ) Кафедра прикладной математики

ОТЧЁТ ПО ПРАКТИЧЕСКОЙ РАБОТЕ № 4

по дисциплине «Технологии и инструментарий анализа больших данных»

Выполнил студент группы ИКБО-20-21 Фомичев Р.А.

Проверил ассистент кафедры ПМ ИИТ Тетерин Н.Н.

Определить два вектора, представляющие собой число автомобилей, припаркованных в течении 5 рабочих дней у бизнес-центра на уличной стоянке и в подземном гараже.

1.1. Найти и интерпретировать корреляцию между переменными «Улица» и «Гараж» (подсчитать корреляцию по Пирсону).

Код программы представлен на рисунке 1.

```
data = {
     'День': ['Понедельник', 'Вторник', 'Среда', 'Четверг', 'Пятница']
     'Улица': [80, 98, 75, 91, 78],
     'Гараж': [100, 82, 105, 89, 102]
}

df = pd.DataFrame(data)
correlation = df['Улица'].corr(df['Гараж'])
print(f'Корреляция по Пирсону между улицей и гаражом: {correlation}')
```

Рисунок 1 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 2.

```
Корреляция по Пирсону между улицей и гаражом: -0.999999999999998
```

Рисунок 2 – Вывод программы

1.2. Построить диаграмму рассеяния для вышеупомянутых переменных. Код программы представлен на рисунке 3.

```
plt.scatter(df['Улица'], df['Гараж'])
plt.xlabel('Автомобили на Улице')
plt.ylabel('Автомобили в Гараже')
plt.title('Диаграмма рассеяния между Улицей и Гаражом')
plt.show()
```

Рисунок 3 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 4.

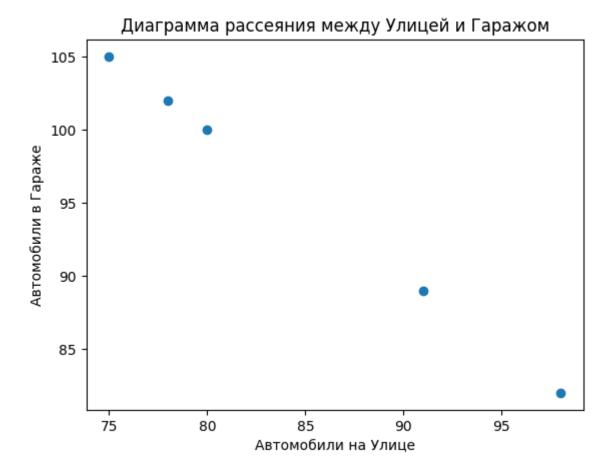


Рисунок 4 – Вывод программы

2. Найти и выгрузить данные. Вывести, провести предобработку и описать признаки.

Код программы представлен на рисунке 5.

```
df = pd.read_csv('sample_data/diamonds_prices.csv')
df = df.drop(["cut", "color", "clarity"], axis=1).drop(df.columns [0], axis=1)
print(df.head())
df.isnull().sum()
```

Рисунок 5 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 6.

```
carat
        depth table price
                                   y
   0.23
         61.5
               55.0
                       326
                           3.95 3.98
                                      2.43
0
   0.21
                       326
                          3.89 3.84 2.31
1
         59.8
               61.0
2
   0.23 56.9 65.0
                      327 4.05 4.07
                                     2.31
3
   0.29
         62.4 58.0
                      334 4.20 4.23 2.63
   0.31
         63.3
               58.0
                      335
                          4.34 4.35 2.75
      0
 carat
depth
 table
      0
 price
      0
      0
      0
```

Рисунок 6 – Код программы

2.1. Построить корреляционную матрицу по одной целевой переменной. Определить наиболее коррелирующую переменную, продолжить с ней работу в следующем пункте.

Код программы представлен на рисунке 7.

```
corr_matrix = df.corr()
print(corr_matrix)

corr_target = corr_matrix["price"].sort_values(ascending=False)
print(corr_target)
```

Рисунок 7 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 8.

```
table
                   depth
                                      price
         carat
      1.000000 0.028234 0.181602
                                   0.921591 0.975093 0.951721
                                                                0.953387
carat
depth 0.028234 1.000000 -0.295798 -0.010630 -0.025289 -0.029340
                                                                0.094927
      0.181602 -0.295798 1.000000
                                   0.127118 0.195333 0.183750
                                                                0.150915
table
price 0.921591 -0.010630 0.127118 1.000000 0.884433 0.865419
                                                                0.861249
      0.975093 -0.025289 0.195333 0.884433 1.000000 0.974701
                                                                0.970771
      0.951721 -0.029340 0.183750 0.865419 0.974701 1.000000
                                                                0.952005
      0.953387 0.094927 0.150915 0.861249 0.970771 0.952005
                                                                1.000000
        1.000000
price
        0.921591
carat
        0.884433
        0.865419
y
        0.861249
table
        0.127118
depth
       -0.010630
```

Рисунок 8 – Вывод программы

2.2. Реализовать регрессию вручную, отобразить наклон, сдвиг и MSE. Код программы представлен на рисунке 9.

```
X = df["carat"].values
y = df["price"].values
def mserror(X, w1, w0, y):
    y \text{ pred} = w1 * X[:] + w0
    return np.sum((y - y_pred) ** 2) / len(y_pred)
def gr_mserror(X, w1, w0, y):
    y_pred = w1 * X[:] + w0
    return np.array([2 / len(X) * np.sum((y - y_pred)) * (-1),
                     2 / len(X) * np.sum((y - y pred) * (-X[:]))])
eps = 0.0001
w1 = 0
w\theta = \theta
learning_rate = 0.1
next w1 = w1
next w0 = w0
n = 100000
for i in range(n):
    cur_w1 = next_w1
    cur_w0 = next_w0
    next_w0 = cur_w0 - learning_rate * gr_mserror(X, cur_w1, cur_w0, y)[0]
    next_w1 = cur_w1 - learning_rate * gr_mserror(X, cur_w1, cur_w0, y)[1]
    print(f"Итерации: {i}")
    print(f"Текущиая точка {cur_w1, cur_w0}| Следующая точка {next_w1, next_w0}")
    print(f"MSE {mserror(X, cur_w1, cur_w0, y)}")
    if (abs(cur_w1 - next_w1) <= eps) and (abs(cur_w0 - next_w0) <= eps):
        break
```

Рисунок 9 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 10.

```
Итерации: 533
Текущиая точка (7756.431780404592, -2256.3910323466557) Следующая точка (7756.431894038358, -2256.3911365372323)
MSE 2397833.9727049093
Итерации: 534
Текущиая точка (7756.431894038358, -2256.3911365372323)| Следующая точка (7756.4320047234305, -2256.391238024158)
MSE 2397833.972704674
Итерации: 535
Текущиая точка (7756.4320047234305, -2256.391238024158)| Следующая точка (7756.432112536326, -2256.39133687759)
MSE 2397833.9727044515
Итерации: 536
Текущиая точка (7756.432112536326, -2256.39133687759)| Следующая точка (7756.432217551574, -2256.3914331658652)
MSE 2397833.9727042406
Итерации: 537
Текущиая точка (7756.432217551574, -2256.3914331658652)| Следующая точка (7756.4323198417715, -2256.391526955547)
MSE 2397833.97270404
Итерации: 538
Текущиая точка (7756.4323198417715, -2256.391526955547)| Следующая точка (7756.432419477631, -2256.391618311471)
MSE 2397833.9727038504
```

Рисунок 10 – Вывод программы

2.3. Визуализировать регрессию на графике.

Код программы представлен на рисунке 11.

```
fig = plt.figure(figsize=(10,6))

x = np.arange(0, 5)

man_model = cur_w1 * x + cur_w0

plt.plot(x, man_model, linewidth=2, color = "r", label=f'вручную = {cur_w1:.2f}x + {cur_w0:.2f}')
plt.scatter(X, y, label='Исходные данные')
plt.grid()
plt.xlabel("Карат")
plt.ylabel("Цена")
plt.legend (prop={'size': 16})
plt.show()
```

Рисунок 11 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 12.

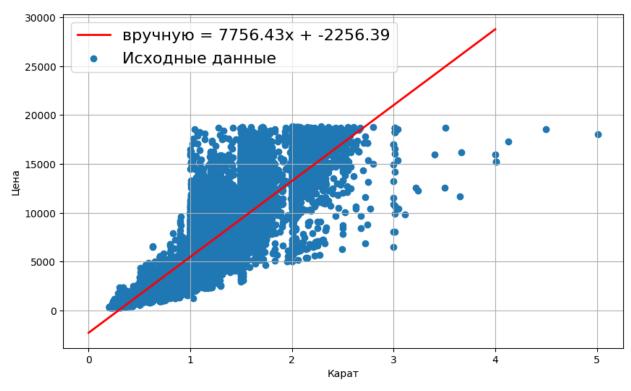


Рисунок 12 – Вывод программы

3. Загрузить данные: 'insurance.csv'. Вывести и провести предобработку. Вывести список уникальных регионов.

Код программы представлен на рисунке 13.

```
df = pd.read_csv('sample_data/insurance.csv')
unique_regions = df['region'].unique()
print("Уникальные регионы: ", unique_regions)
```

Рисунок 13 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 14.

```
Уникальные регионы: ['southwest' 'southeast' 'northwest' 'northeast']
```

Рисунок 14 – Вывод программы

3.1. Выполнить однофакторный ANOVA тест, чтобы проверить влияние региона на индекс массы тела (ВМІ), используя первый способ, через библиотеку Scipy.

Код программы представлен на рисунке 15.

```
regions = df['region'].unique()

grouped_data = [df['bmi'][df['region'] == region] for region in regions]
f_statistic, p_value = scipy.stats.f_oneway(*grouped_data)
print("Результаты однофакторного ANOVA теста:")
print("F-статистика:", f_statistic)
print("p-значение:", p_value)
```

Рисунок 15 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 16.

```
Результаты однофакторного ANOVA теста:
F-статистика: 39.49505720170283
p-значение: 1.881838913929143e-24
```

Рисунок 16 – Вывод программы

3.2. Выполнить однофакторный ANOVA тест, чтобы проверить влияние региона на индекс массы тела (ВМІ), используя второй способ, с помощью функции anova_lm() из библиотеки statsmodels.

Код программы представлен на рисунке 17.

```
model = ols('bmi ~ region', data=df).fit()
anova_table = sm.stats.anova_lm(model)
print(anova_table)
```

Рисунок 17 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 18.

```
df sum_sq mean_sq F PR(>F)
region 3.0 4055.880631 1351.960210 39.495057 1.881839e-24
Residual 1334.0 45664.319755 34.231124 NaN NaN
```

Рисунок 18 – Вывод программы

3.3. С помощью t критерия Стьюдента перебрать все пары. Определить поправку Бонферрони. Сделать выводы.

Код программы представлен на рисунке 19.

```
regions = df['region'].unique()
results = []
for i in range(len(regions)):
    for j in range(i + 1, len(regions)):
        region1 = regions[i]
        region2 = regions[j]
        group1 = df['bmi'][df['region'] == region1]
        group2 = df['bmi'][df['region'] == region2]
        t_statistic, p_value = ttest_ind(group1, group2)
        results.append((region1, region2, t_statistic, p_value))

# Поправка Бонферрони
p_values = [result[3] for result in results]
corrected_p_values = multipletests(p_values, method='bonferroni')[1]
print("Значимые различия между регионами с поправкой Бонферрони:")
for i, result in епитегаte(results):
    region1, region2, t_statistic, p_value = result
    corrected_p_value = corrected_p_values[i]
    print(
        f"(region1) vs {region2}: t-статистика = {t_statistic}, p-значение = {p_value}, Поправленное p-значение (Бонферрони) = {corrected_p_value}")
```

Рисунок 19 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 20.

```
Значимые различия между регионами с поправкой Бонферрони:
southwest vs southeast: t-статистика = -5.908373821545118, p-значение = 5.4374009639680636e-09, Поправленное p-значение (Бонферрони) = 3.2624405783808385e-08
southwest vs northwest: t-статистика = 3.2844171500398582, p-значение = 0.001670585496307695, Поправленное p-значение (Бонферрони) = 0.006461750977846171
southwest vs northeast: t-статистика = 3.1169000930045923, p-значение = 0.0019086161671573072, Поправленное p-значение (Бонферрони) = 0.011471697002943843
southeast vs northwest: t-статистика = 9.25649013552548, p-значение = 2.643571405230106e-19, Поправленное p-значение (Бонферрони) = 1.5861428431306370-18
southeast vs northwest: t-статистика = 8.790905562598699, p-значение = 1.186014937424813e-17, Поправленное p-значение (Бонферрони) = 7.116089624548878e-17
northwest vs northeast: t-статистика = 0.060307727183293185, p-значение = 0.951929170821864, Поправленное p-значение (Бонферрони) = 1.0
```

Рисунок 20 – Вывод программы

3.4. Выполнить пост-хок тесты Тьюки и построить график.

Код программы представлен на рисунке 21.

```
results = pairwise_tukeyhsd(df['bmi'], df['region'])
print(results)

results.plot_simultaneous()
plt.show()
```

Рисунок 21 – Код программы

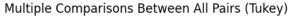
Вывод программы представлен на рисунках 22, 23.

```
Multiple Comparison of Means - Tukey HSD, FWER=0.05

group1 group2 meandiff p-adj lower upper reject

northeast northwest 0.0263 0.9999 -1.1552 1.2078 False
northeast southeast 4.1825 0.0 3.033 5.332 True
northeast southwest 1.4231 0.0107 0.2416 2.6046 True
northwest southeast 4.1562 0.0 3.0077 5.3047 True
northwest southwest 1.3968 0.0127 0.2162 2.5774 True
southeast southwest -2.7594 0.0 -3.9079 -1.6108 True
```

Рисунок 22 – Вывод программы



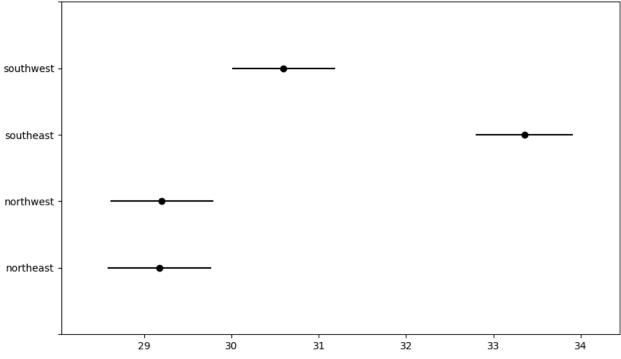


Рисунок 23 – Вывод программы

3.5. Выполнить двухфакторный ANOVA тест, чтобы проверить влияние региона и пола на индекс массы тела (BMI), используя функцию anova_lm() из библиотеки statsmodels.

Код программы представлен на рисунке 24.

```
model = ols('bmi ~ region + sex', data=df).fit()

print("Результаты двухфакторного ANOVA теста регион и пол:")
anova_table = anova_lm(model)
print(anova_table)
```

Рисунок 24 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунке 25.

```
Результаты двухфакторного ANOVA теста регион и пол:
              df
             3.0
region
                   4055.880631
                                1351.960210
                                              39.539923
sex
             1.0
                     86.007035
                                   86.007035
                                                2.515393
Residual
          1333.0 45578.312720
                                   34.192283
                                                     NaN
                                                                   NaN
```

Рисунок 25 – Вывод программы

3.6. Выполнить пост-хок тесты Тьюки и построить график.

Код программы представлен на рисунке 26.

```
tukey_results = pairwise_tukeyhsd(df['bmi'], df['region'])
print(tukey_results)
tukey_results.plot_simultaneous()
plt.show()
```

Рисунок 26 – Код программы

Вывод программы представлен на рисунках 27, 28.

```
Multiple Comparison of Means - Tukey HSD, FWER=0.05
           group2 meandiff p-adj
                                   lower
northeast northwest 0.0263 0.9999 -1.1552
northeast southeast 4.1825
                              0.0
                                   3.033
                                           5.332
                                                    True
northeast southwest 1.4231 0.0107 0.2416 2.6046
                                                    True
northwest southeast 4.1562
                              0.0 3.0077 5.3047
                                                    True
northwest southwest
                    1.3968 0.0127 0.2162
                                          2.5774
southeast southwest -2.7594
                              0.0 -3.9079 -1.6108
                                                    True
```

Рисунок 27 – Вывод программы

Multiple Comparisons Between All Pairs (Tukey)

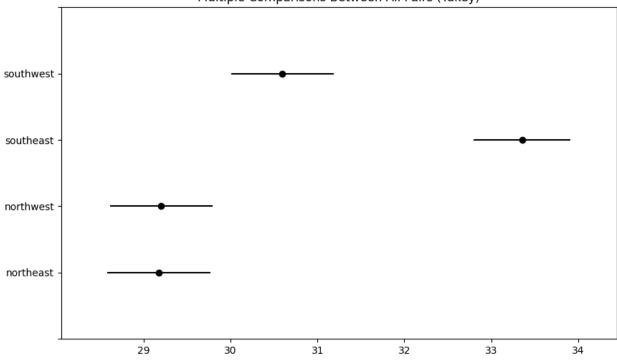


Рисунок 28 – Вывод программы