

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

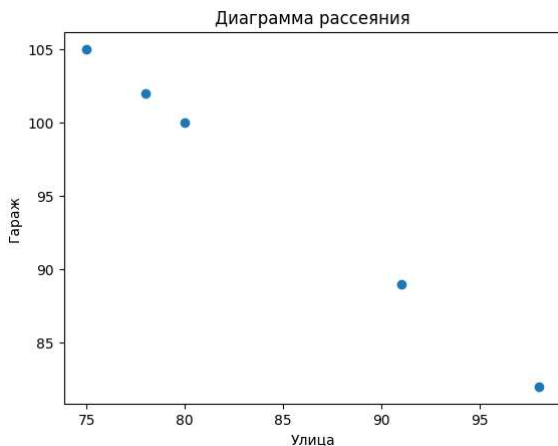
# Создаем таблицу с данными
data = {
    'День': ['Понедельник', 'Вторник', 'Среда', 'Четверг', 'Пятница'],
    'Улица': [80, 98, 75, 91, 78],
    'Гараж': [100, 82, 105, 89, 102]
}

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: -0.9999999999999998



```
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]

# Регрессия
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      0
sex      0
bmi      0
children 0
smoker   0
region   0
charges  0
dtype: int64

count    1338.000000    1338.000000    1338.000000    1338.000000
mean     39.207025     30.663397     1.094918     13270.422265
std      14.049960      6.098187     1.205493     12110.011237
min      18.000000     15.960000     0.000000     1121.873900
25%      27.000000     26.296250     0.000000     4740.287150
50%      39.000000     30.400000     1.000000     9382.033000
75%      51.000000     34.693750     2.000000     16639.912515
max      64.000000     53.130000     5.000000     63770.428010

```

```

age      1.000000    0.109272    0.042469    0.299008
bmi      0.109272    1.000000    0.012759    0.198341
children 0.042469    0.012759    1.000000    0.067998
charges  0.299008    0.198341    0.067998    1.000000

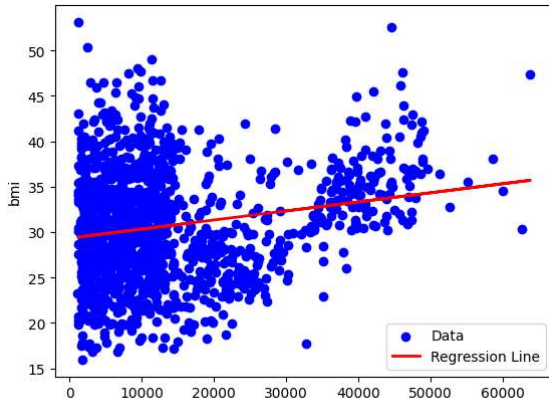
```

Slope (наклон): 9.987771906652386e-05

Intercept (сдвиг): 29.337977354094626

MSE: 35.69824399590979

<ipython-input-4-3b97d64f2870>:20: FutureWarning: The default value of numeric_only in DataFrame.corr is deprecated. In a future version, it will default to False. Select only va
corr_matrix = data.corr()



```

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 региона
model = ols('bmi ~ 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)

```

```

# T-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()

```

```

# Построение графика
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)

# Построение графика

fig = tukey_results.plot_simultaneous(figsize=(5,5))
plt.title("Тест Тьюки")
plt.show()

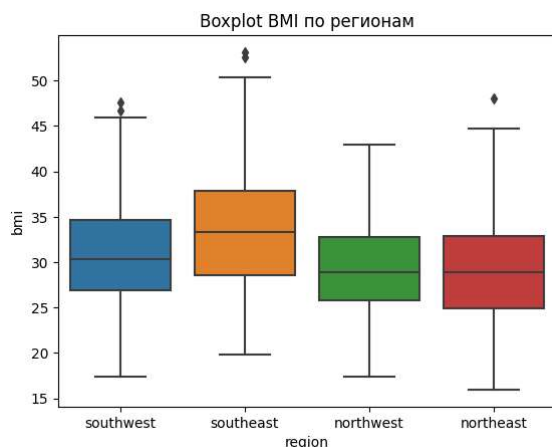
```

```

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1338 entries, 0 to 1337
Data columns (total 7 columns):
 #   Column      Non-Null Count  Dtype
---  -
 0   age         1338 non-null   int64
 1   sex         1338 non-null   object
 2   bmi         1338 non-null   float64
 3   children    1338 non-null   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
None
age         0
sex         0
bmi         0
children    0
smoker      0
region      0
charges     0
dtype: 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



```

Двухфакторный ANOVA тест:

```

	sum_sq	df	F	PR(>F)
region	4034.975135	3.0	39.336119	2.342323e-24
sex	86.007035	1.0	2.515393	1.129767e-01
Residual	45578.312720	1333.0	NaN	NaN

