Задача 4

```
In [1]: import numpy as np
         import pandas as pd
         import matplotlib.pyplot as plt
         import scipy.stats as sts
In [2]: exam_df = pd.read_excel('exam_results.xls')
         exam_df.drop(columns=['Homep', 'MO'], inplace=True)
         exam_df.columns = ['Surname', 'Score']
         exam_df
Out[2]:
                Surname Score
               Репенкова
                            16
                            0
           1
               Ролдугина
           2
                 Сафина
                            19
           3
                Сидоров
                            26
           4
               Солоухин
                            21
         327
               Сенников
                            19
         328
                     Ся
                            0
         329
                 Сятова
                            0
         330 Темиркулов
                            0
         331
                            16
                 Эшмеев
        332 rows x 2 columns
In [3]:
        def first_letter(surname):
             if surname[0].lower() in vowels:
                 return True
             return False
In [4]: # Для начала разделим данные таблицы по фамилиям, начинающимся с гласной и согласной б
         vowels = {'a', 'e', 'ë', 'и', 'o', 'y', 'ы', 'э', 'ю', 'я'}
In [5]:
        # Зададим уровень значимости
         alpha = 0.05
         # Выделим выборки
         vowels_cond = np.vectorize(first_letter)(exam_df['Surname'])
         C = exam_df[~vowels_cond]
         V = exam_df[vowels_cond]
        а) Воспользуемся тестом Уэлча
In [6]: gamma_obs, p_value = sts.ttest_ind(C['Score'], V['Score'], equal_var=False)
         # Укажем p_value
         print(f"p-value = {p_value}")
```

```
# Заметим, что p-value больше, чем уровень значимости
p_value > alpha

p-value = 0.3974027153843839

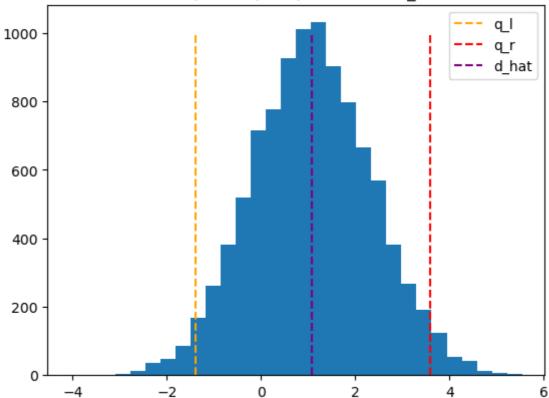
Out[6]:
```

Вывод: Гипотеза о равенстве ожидаемых результатов экзамена по теории вероятностей тех, у кого фамилия начинается с гласной буквы и тех, у кого с согласной буквы, не отвергается.

б) Используем наивный бутстрэп

```
In [7]: C_base_sample = C['Score'].values
         V_base_sample = V['Score'].values
 In [8]: # Создадим бутсрэп-выборки
         np.random.seed(111)
         C_bootstrapped = np.random.choice(C_base_sample, size=(10000, C_base_sample.
         V bootstrapped = np.random.choice(V base sample, size=(10000, V base sample.
 In [9]:
        def d_star(C_sample, V_sample):
             return np.mean(C_sample) - np.mean(V_sample)
In [10]: d_stars = np.array([d_star(C_sample, V_sample) for C_sample, V_sample in zip
In [11]: q_l = np.quantile(d_stars, q=alpha/2)
         q_r = np.quantile(d_stars, q=1-alpha/2)
         print(q_l, q_r)
         -1.3842593928030582 3.5980961996105845
In [12]: # Посчитаем наблюдаемое значение
         d_hat = np.mean(C_base_sample) - np.mean(V_base_sample)
         d hat
        1.0782433114588574
Out[12]:
In [13]: # Посчитаем p-value - доля раз, при которых d_stars превышали d_hat, умноженное на
         p value = 2 * min(np.mean(d stars <= d hat), np.mean(d stars >= d hat))
         p value
         0.9992
Out[13]:
In [14]: plt.hist(d stars, bins=30)
         plt.vlines(q_1, 0, 1000, linestyles='dashed', color='orange', label='q_1')
         plt.vlines(q_r, 0, 1000, linestyles='dashed', color='red', label='q_r')
         plt.vlines(d_hat, 0, 1000, linestyles='dashed', color='purple', label='d_hat
         plt.title('Гистограмма распределения d_stars')
         plt.legend();
```

Гистограмма распределения d_stars



Вывод: Видим, что 0 попадает внутрь ДИ. Следовательно, гипотеза о равенстве ожидаемых результатов не отвергается, что согласуется с тем, что p-value больше уровня значимости.

в) Используем бутстрэп t-статистики

```
In [15]: C_base_sample = C['Score'].values
         V_base_sample = V['Score'].values
In [16]: n_C, n_V = len(C_base_sample), len(V_base_sample)
         C_mean = np.mean(C_base_sample)
         V_mean = np.mean(V_base_sample)
         # Посчитаем несмещенные оценки дисперсии
         S_C = np.var(C_base_sample, ddof=1)
         S_V = np.var(V_base_sample, ddof=1)
In [17]:
        # Создадим бутсрэп-выборки
         np.random.seed(111)
         C_bootstrapped = np.random.choice(C_base_sample, size=(10000, C_base_sample.
         V_bootstrapped = np.random.choice(V_base_sample, size=(10000, V_base_sample.
In [18]: def t_star(C_sample, V_sample):
             C_mean_star, V_mean_star = np.mean(C_sample), np.mean(V_sample)
             S_C_star, S_V_star = np.var(C_sample, ddof=1), np.var(V_sample, ddof=1)
             return (C_mean_star - V_mean_star - (C_mean - V_mean) ) / np.sqrt(S_C_st
In [19]: t_stars = [t_star(C_sample, V_sample) for C_sample, V_sample in zip(C_bootst
In [20]:
         q_l_curr = np.quantile(t_stars, q= alpha / 2)
         q_r_curr = np.quantile(t_stars, q=1 - alpha / 2)
```

print(q_l_curr, q_r_curr)

```
-2.1195208917383455 1.9667458361438348
In [21]:
         # Посчитаем наблюдаемую t-статистику при верной Н 0
         t_hat = (C_mean - V_mean) / np.sqrt(S_C / n_C + S_V / n_V)
         0.8519661870595602
Out[21]:
In [22]:
         # Посчитаем p-value - доля раз, при которых t_stars превышали t_hat, умноженное на
         p_value = 2 * min(np.mean(t_stars <= t_hat), np.mean(t_stars >= t_hat))
         p_value
         0.4012
Out[22]:
In [23]: # Построим доверительный интервал
         q_1 = C_{mean} - V_{mean} - q_{r_curr} * np_sqrt(S_C / n_C + S_V / n_V)
         q_r = C_mean - V_mean - q_l_curr * np.sqrt(S_C / n_C + S_V / n_V)
         print(q_l, q_r)
         -1.4108584573339886 3.760696276994703
         Вывод: Видим, что 0 принадлежит интервалу, следовательно, гипотеза о том, что
         ожидаемые результаты экзамена по теории вероятностей тех, у кого фамилия
         начинается с гласной буквы и с согласной буквы, равны, не отвергается.
         г) Используем перестановочный тест
In [24]: C_base_sample = C['Score'].values
         V base sample = V['Score'].values
         n_C, n_V = len(C_base_sample), len(V_base_sample)
In [25]: # Создадим выборки A и Y
         A = np.hstack([np.zeros(len(V_base_sample)), np.ones(len(C_base_sample))])
         Y = np.hstack([V_base_sample, C_base_sample])
In [26]: def delta_star(A, Y, i):
             np.random.seed(i)
             A_star = np.random.permutation(A)
              cond = (A star == 1)
              return Y[cond].sum() / n_C - Y[-cond].sum() / n_V
In [27]: # Посчитаем delta_stars
         delta stars = [delta star(A, Y, i) for i in range(10**4)]
In [28]: # Посчитаем квантили
         q_l = np.quantile(delta_stars, q=alpha / 2)
         q_r = np.quantile(delta_stars, q=1 - alpha / 2)
         print(q_l, q_r)
         -2.345424388836806 2.418980312973247
         # Посчитаем наблюдаемое значение разности
In [29]:
         delta_hat = np.mean(C_base_sample) - np.mean(V_base_sample)
         delta hat
         1.0782433114588574
Out[29]:
```

```
In [30]: # Посчитаем p-value - доля раз, при которых delta_stars превышали delta_hat, умно p_value = 2 * min(np.mean(delta_stars <= delta_hat), np.mean(delta_stars >= p_value  

0.3834

In [31]: plt.hist(delta_stars, bins=30)
    plt.vlines(q_l, 0, 1100, linestyles='dashed', color='orange', label='q_l')
    plt.vlines(q_r, 0, 1100, linestyles='dashed', color='red', label='q_r')
    plt.title('Гистограмма распределения delta_stars')
    plt.legend();
```


Вывод: Видим, что наблюдаемое значение попадает в интервал, следовательно, гипотеза о том, что ожидаемые результаты экзамена по теории вероятностей тех, у кого фамилия начинается с гласной буквы и с согласной буквы, равны, не отвергается.