Задача 4

```
In [2]: import numpy as np
          import pandas as pd
          import matplotlib.pyplot as plt
          import scipy.stats as sts
 In [3]: exam_df = pd.read_excel('exam_results.xls')
          exam_df.drop(columns=['Homep', 'MO'], inplace=True)
          exam_df.columns = ['Surname', 'Score']
          exam_df
Out[3]:
                 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 [4]:
         def first_letter(surname):
              if surname[0].lower() in vowels:
                  return True
              return False
 In [5]: # 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 [6]: # 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 [34]:
         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

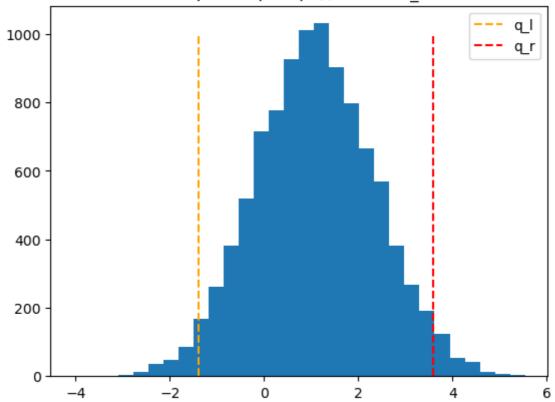
True
```

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 [37]: C_base_sample = C['Score'].values
         V_base_sample = V['Score'].values
In [38]:
         # 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 [39]:
         def d_star(C_sample, V_sample):
             return np.mean(C_sample) - np.mean(V_sample)
In [40]: d_stars = np.array([d_star(C_sample, V_sample) for C_sample, V_sample in zip
In [41]: 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 [42]: # Посчитаем наблюдаемое значение
         d_hat = np.mean(C_base_sample) - np.mean(V_base_sample)
         d hat
         1.0782433114588574
Out[42]:
In [43]: # Посчитаем p-value
         p_value = 2 * min(np.mean(d_stars <= 0), np.mean(d_stars > 0))
         p value
         0.3966
Out[43]:
In [24]: 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.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 [25]: C_base_sample = C['Score'].values
         V_base_sample = V['Score'].values
In [26]: 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 [27]:
        # 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 [28]:
        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 [29]: t_stars = [t_star(C_sample, V_sample) for C_sample, V_sample in zip(C_bootst
In [30]:
         q_l_curr = np.quantile(t_stars, q= alpha / 2)
         q_r_curr = np.quantile(t_stars, q=1 - alpha / 2)
```

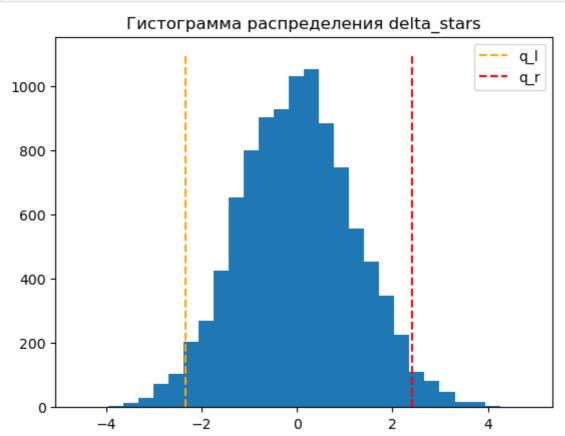
print(q_l_curr, q_r_curr)

```
-2.1195208917383455 1.9667458361438348
In [31]:
         # Посчитаем наблюдаемую t-статистику при верной H_0
         t_obs = (C_mean - V_mean) / np.sqrt(S_C / n_C + S_V / n_V)
         0.8519661870595602
Out[31]:
In [32]:
         # Посчитаем p-value
         p_value = 2 * min(np.mean(t_stars <= t_obs), np.mean(t_stars > t_obs))
         p_value
         0.4012
Out[32]:
In [47]: # 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 [44]: 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 [45]: # 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 [46]: 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 [47]: # Посчитаем delta_stars
         delta stars = [delta star(A, Y, i) for i in range(10**4)]
In [48]: # 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
In [52]:
         # Посчитаем наблюдаемое значение разности
         delta_hat = np.mean(C_base_sample) - np.mean(V_base_sample)
         delta obs
         1.0782433114588574
Out[52]:
```

```
In [53]: # Посчитаем p-value
p_value = 2 * min(np.mean(delta_stars <= delta_hat), np.mean(delta_stars > d
p_value

0.3728

In [91]: plt.hist(delta_stars, bins=30)
plt.vlines(q_1, 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.