Выборка, которая используется в задании 4, представляет собой суточную температуру воздуха в городе Санкт-Петербург в октябре месяце 2020 года.

```
BBOQ [1]: 1 import pandas as pd import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt import statistics import scipy.stats as sps

BBOQ [3]: 1 data = np.array([12.7, 14.3, 13.8, 13.2, 12.6, 15.1, 14.2, 12.9, 13.3, 12.8, 13.5, 13.8, 12.7, 12.9, 13.1, 14.5,13.3,13.7,1 data

Out[3]: array([12.7, 14.3, 13.8, 13.2, 12.6, 15.1, 14.2, 12.9, 13.3, 12.8, 13.5, 13.8, 12.7, 12.9, 13.1, 14.5, 13.3, 13.7, 12.1, 13.6, 13.7, 13.1, 13.8, 13.1, 12.1, 13.6, 12.8, 12.7, 11.7, 12.9])
```

После создания массива питру вычислим:

Среднее значение

Дисперсию

Стандартное отклонение.

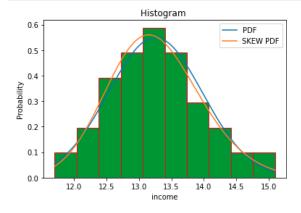
```
Ввод [17]:
            1 print ("This is the minimum number:", min(data))
            2 print ("This is the maximum number:", max(data))
            3 print ("This is the mean number:", sum(data)/len(data))
           This is the minimum number: 11.7
           This is the maximum number: 15.1
           This is the mean number: 13.253333333333336
Ввод [18]:
            1 mean=np.mean(data)
            2 var=np.var(data)
            3 std=np.sqrt(var)
Ввод [28]:
            1 print("This is the standard deviation:", std)
            print("This is var:", var)
            3 print("This is mean:", mean)
            4
           This is the standard deviation: 0.7265137453773481
           This is var: 0.527822222222223
           This is mean: 13.253333333333333
```

Далее построим гистограмму и функцию плотности вероятности (PDF):

```
BBOQ [20]: 1 x=np.linspace(min(data), max(data),1000)

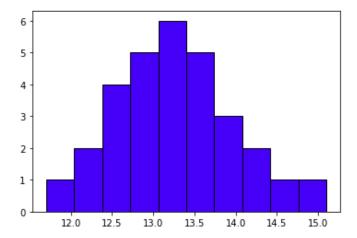
BBOQ [21]: 1 y_pdf=sps.norm.pdf(x,mean,std)
y_skew_pdf=sps.skewnorm.pdf(x,*sps.skewnorm.fit(data))
11,=plt.plot(x,y_pdf, label='PDF')
12,=plt.plot(x,y_skew_pdf, label='SKEW PDF')|
n, bins,patches=plt.hist(data, 10,density=True,facecolor='g',edgecolor='red', alpha=0.85)
plt.xlabel('income')
plt.ylabel('Probability')
plt.title('Histogram')
plt.legend((l1,l2),(l1.get_label(), l2.get_label()), loc='upper right')

plt.show()
```



```
Ввод [23]: 1 plt.hist(data,color = 'blue', edgecolor = 'black', bins = 10)
```

Out[23]: (array([1., 2., 4., 5., 6., 5., 3., 2., 1., 1.]), array([11.7 , 12.04, 12.38, 12.72, 13.06, 13.4 , 13.74, 14.08, 14.42, 14.76, 15.1]), <BarContainer object of 10 artists>)

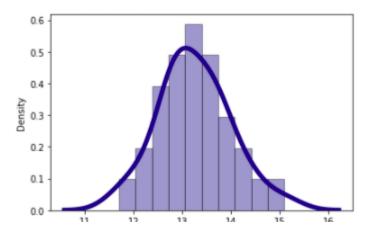


```
Ввод [25]:

1 sns.distplot(data, hist=True, kde=True,
2 bins=10, color = 'darkblue',
3 hist_kws={'edgecolor':'black'},
4 kde_kws={'linewidth': 5})

C:\Users\maks-\anaconda3\envs\my\lib\site-packages\seal
ction and will be removed in a future version. Please a
ilar flexibility) or `histplot` (an axes-level function
warnings.warn(msg, FutureWarning)
```

Out[25]: <AxesSubplot:ylabel='Density'>



После анализа графика можно предположить, что распределение случайной величины является нормальным.

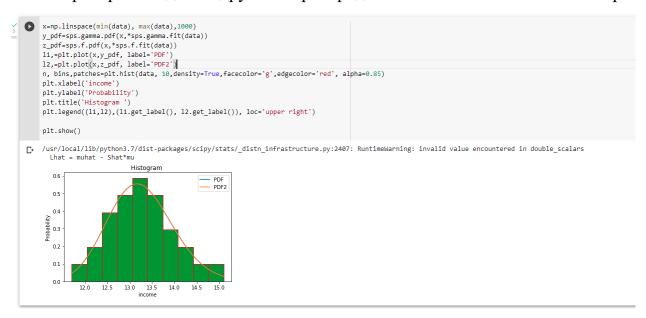
Гипотеза H0 заключатся в том, что выборка подчиняется нормальному закону. Альтернативная гипотеза в настоящем тесте будет звучать так: выборка не подчиняется нормальному закону.

Ниже представлены результат теста нашей гипотезы с помощью функции normaltest, которая проверяет нулевую гипотезу о том, что выборка происходит из нормального распределения. Он основан на тесте Д'Агостино и хи квадрат.

```
Ввод [26]: 1 print('normality =', sps.normaltest(data))
normality = NormaltestResult(statistic=0.992241343246913, pvalue=0.6088881611166078)
```

Исходя из значения вероятности (P-Value), для набора данных мы не можем отклонить нулевую гипотезу (p>0,05). Следовательно, можно сделать вывод, что выборка подчиняется нормальному закону распределения.

Проверим два других распределения. Гамма и Фишера.



Получим значения P-value для двух распределений

Power_divergenceResult(statistic=4.148810159505265, pvalue=0.843453788132615)

```
x=np.linspace(min(data), max(data),10)
sorted_vals = np.sort(data)
from math import isclose

def count_in_range(vals, min, max):
    return sum(1 for x in vals if min < x < max or isclose(x, max) or isclose(x, min))

f_obs = []
f_exp = []
cdf = sps.f.cdf(x,*sps.f.fit(data))
for i in range(1,len(x)):
    f_obs.append(count_in_range(sorted_vals,x[i-1],x[i]))
    f_exp.append((cdf[i]-cdf[i-df[i-1])*len(data))
sps.chisquare(f_obs,f_exp)</pre>

p/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/scipy/stats/_distn_infrastructure.py:2407: RuntimeWarning: invalid value encountered in double_scalars
Lhat = muhat - Shat*mu
Power_divergenceResult(statistic=4.1457591312108715, pvalue=0.8437388211002088)
```

Исходя из значения (P-Value), мы не можем отклонить нулевую гипотезу (Распределение Фишера / Распределение Гамма) (p>0,05). Наиболее вероятностное распределение = Фишера