# Варіант 4

1. З нормальної генеральної сукупності взято вибірку об'ємом n=17, знайдено її виправлену вибіркову дисперсію  $s^2=0.24$ . Перевірити при рівні значущості 0,05 нульову гіпотезу  $H_0:\sigma^2=\sigma_0^2=0.18$ , альтернативна гіпотеза  $H_1:\sigma^2>0.18$ 

# In [1]:

```
from sys import path
path.append('..')
import mathstat
n = 17
s12 = 0.24
sigma22 = 0.18
alpha = 0.05
```

Знайдемо спостережуване значення критерію  $\chi_{ ext{\tiny cnoct.}} = rac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2}$ 

# In [2]:

```
chi = (n-1)*s12/sigma22
print(f"{chi=}")
```

chi=21.333333333333333

# In [3]:

```
k = n - 1
print(f"Кількість ступенів вільності {k=}")
```

Кількість ступенів вільності k=16

За умовою, альтернативна гіпотеза має вигляд  $H_1:\sigma^2>0.18$ , тому критична область правостороння. По таблиці критичних точок розподілу  $\chi^2$  за заданим рівнем значущості 0.05 і кількістю ступенів вільності k=16 знаходтмо критичну точку. Замість таблиці використаємо модуль scipy.stats.chi2 оскільки в обох випадках дії по знаходженню - одникові

#### In [4]:

```
from scipy.stats import chi2
chi_critical = chi2.ppf(1-alpha, k)
print(f"Критична точка хі-квадрат = {chi_critical}")
```

Критична точка хі-квадрат = 26.29622760486423

#### In [5]:

```
print(chi<chi_critical)
```

True

2. Дві лабораторії однаковим методом в однаковій послідовності визначали вміст вуглецю в 13 зразках сталі. Отримані наступні результати аналізів:

```
I x_i лабораторія 0,18 0,12 0,12 0,08 0,08 0,12 0,19 0,32 0,27 0,22 0,34 0,14 0,46 y_i лабораторія 0,16 0,09 0,08 0,05 0,13 0,10 0,14 0,30 0,31 0,24 0,28 0,11 0,42
```

На рівні значущості 0,05 з'ясувати, істотно чи неістотно відрізняються середні результати аналізів в припущенні, що вони розподілені нормально.

#### In [6]:

```
import numpy as np  \begin{array}{l} n=13 \\ k=n\text{-}1 \\ alpha=0.05 \\ x\_i=np.array([0.18,\ 0.12,\ 0.12,\ 0.08,\ 0.08,\ 0.12,\ 0.19,\ 0.32,\ 0.27,\ 0.22,\ 0.34,\ 0.14,\ 0.46]) \\ y\_i=np.array([0.16,\ 0.09,\ 0.08,\ 0.05,\ 0.13,\ 0.10,\ 0.14,\ 0.30,\ 0.31,\ 0.24,\ 0.28,\ 0.11,\ 0.42]) \\ \end{array}
```

Побудуємо допоміжну вибірку  $d_i$ 

#### In [7]:

```
d_i = x_i-y_i
print("d_i =",d_i)

d_i = [ 0.02  0.03  0.04  0.03 -0.05  0.02  0.05  0.02 -0.04 -0.02  0.06
0.03
0.04]
```

Обчислимо вибіркове середнє  $ar{d}$  і виправлене середньоквадратичне відхилення  $s_d$ 

### In [8]:

```
d_sample_mean = mathstat.calc_sample_mean(d_i)
sd_corr_variance = mathstat.correct_variance(mathstat.calc_variance(d_i), n)
print(f"{d_sample_mean=} \n{sd_corr_variance=}")
```

d\_sample\_mean=0.017692307692307695
sd corr variance=0.0011358974358974358

Обчислимо спостережуване значення критерію  $T_{ ext{\tiny cnoct.}} = rac{ar{d}\,\sqrt{n}}{s_d}$ 

#### In [9]:

```
T = d_sample_mean*mathstat.math.sqrt(n)/sd_corr_variance
print(f"{T=}")
```

T=56.15869932438269

За таблицею критичних точок розподілу Стьюдента, за рівнем значущості 0,05, вміщеним у верхньому рядку таблиці, і кількістю ступенів вільності k = 12 знаходимо критичну точку. Замість таблиці використаємо модуль scipy.stats.t але врахуємо, що цього разу критична область двобічна

# In [10]:

```
from scipy.stats import t
T_critical = t.ppf(1-alpha/2, k)
print(f"Критична точка T({alpha},{k}) = {round(T_critical,2)}")
```

Критична точка T(0.05,12) = 2.18

 $T_{
m \scriptscriptstyle cnoct.} > T_{
m \scriptscriptstyle kputuuhe} \ \ 56.16 > 2.18$  Нульову гіпотезу відхиляєм