Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут ім. Ігоря Сікорського» Факультет інформатики та обчислювальної техніки Кафедра обчислювальної техніки

# Лабораторна робота №2

З дисципліни «Методи наукових досліджень» Проведення двофакторного есперименту з використанням лінійного рівняння регресії

ВИКОНАВ: Студент II курсу ФІОТ Групи IB-91 Мусійчук Я. С. Залікова-9121

> ПЕРЕВІРИВ: ас. Регіда П.Г.

#### Мета:

провести двофакторний експеримент, перевірити однорідність дисперсії за критерієм Романовського, отримати коефіцієнти рівняння регресії, провести натуралізацію рівняння регресії.

## Варіант завдання:

№ <sub>варіанта</sub>	$\mathbf{x}_1$		X2	
	min	max	min	max
119	15	45	-35	15

### Лістинг програми:

```
from random import randint
from math import sqrt
from numpy.linalg import det
import prettytable
romanovsky_table = \{(2, 3, 4): 1.71, (5, 6, 7): 2.1, (8, 9): 2.27, (10, 11): 2.41,
                    (12, 13): 2.52, (14, 15, 16, 17): 2.64, (18, 19, 20): 2.78}
#-----Дані за варіантом-----
n = 119
x1_min = 15
x1_max = 45
x2_min = -35
x2 max = 15
y_{max} = (30 - n) * 10
y_{min} = (20 - n) * 10
#-----Шукані величини-----
offset = 0
romanovsky = 0
averages_y = list()
dispersion_y = list()
f_uv = list()
sigma_uv = list()
r_uv = list()
x1 = [-1, -1, 1]
x2 = [-1, 1, -1]
nx1 = [x1_min if x1[i] == -1 else x1_max for i in range(3)]
nx2 = [x2_min \ if \ x2[i] == -1 \ else \ x2_max \ for \ i \ in \ range(3)]
m = 5
y_1 = [randint(y_min, y_max) for i in range(m)]
y_2 = [randint(y_min, y_max) for i in range(m)]
y_3 = [randint(y_min, y_max) for i in range(m)]
def get_dispersion(average, y_list):
    dispersion = 0
    for i in range(len(y_list)):
        dispersion += (y_list[i]-average)**2
    return dispersion/m
```

```
def romanovsky_criterion():
    global offset, romanovsky, averages_y, dispersion_y, f_uv, sigma_uv, r_uv, m
    averages_y = [sum(y_1)/m, sum(y_2)/m, sum(y_3)/m]
    dispersion_y = [get_dispersion(averages_y[0], y_1), get_dispersion(averages_y[1],
y_2), get_dispersion(averages_y[2], y_3)]
    offset = sqrt((2*(2*m-2))/(m*(m-4)))
    uv_pairs = [[dispersion_y[0], dispersion_y[1]], [dispersion_y[1], dispersion_y[2]],
[dispersion_y[2], dispersion_y[0]]]
    for i in range(3):
        f_uv.append(max(uv_pairs[i]) / min(uv_pairs[i]))
    sigma_uv = [((m-2)/m)*f_uv[0], ((m-2)/m)*f_uv[1], ((m-2)/m)*f_uv[2]]
    r_uv = [abs(sigma_uv[0]-1)/offset, abs(sigma_uv[1]-1)/offset, abs(sigma_uv[2]-
1)/offset]
    for key in romanovsky_table.keys():
        if m in key:
            romanovsky = romanovsky_table[key]
            hreak
    if(max(r_uv)>=romanovsky):
        m+=1
        y_1.append(randint(y_min, y_max))
        y_2.append(randint(y_min, y_max))
        y_3.append(randint(y_min, y_max))
        romanovsky_criterion()
romanovsky_criterion()
      ------Розрахунок нормованих коефіцієнтів рівняння регресії
mx1, mx2, my = sum(x1) / 3, sum(x2) / 3, sum(averages_y) / 3
a1, a2, a3 = (x1[0]**2 + x1[1]**2 + x1[2]**2)/3, (x1[0]*x2[0] + x1[1]*x2[1] +
x1[2]*x2[2])/3, (x2[0]**2 + x2[1]**2+ x2[2]**2)/3
a11, a22 = (x1[0]*averages_y[0] + x1[1]*averages_y[1] + x1[2]*averages_y[2])/3,
(x2[0]*averages_y[0] + x2[1]*averages_y[1] + x2[2]*averages_y[2])/3
deter = det([[1, mx1, mx2], [mx1, a1, a2], [mx2, a2, a3]])
b0 = det([[my, mx1, mx2], [a11, a1, a2], [a22, a2, a3]]) / deter
b1 = det([[1, my, mx2], [mx1, a11, a2], [mx2, a22, a3]]) / deter
b2 = det([[1, mx1, my], [mx1, a1, a11], [mx2, a2, a22]]) / deter
delta_x1, delta_x2, x10, x20 = abs(x1_max - x1_min) / 2, abs(x2_max - x2_min) / 2,
(x1_max + x1_min) / 2, (x2_max + x2_min) / 2
a0 =((b0 - b1 * x10 / delta_x1) - (b2 * x20 / delta_x2))
a1 = (b1 / delta_x1)
a2 = (b2 / delta_x2)
table = prettytable.PrettyTable()
table.field_names = ["Nº", "X1", "X2", *[f"Y{i+1}" for i in range(m)]]
table.add_row([1, x1[0], x2[0], *y_1])
table.add_row([2, x1[1], x2[1], *y_2])
table.add_row([3, x1[2], x2[2], *y_3])
print("Критерій Романовського: " + str(romanovsky))
print("Головне відхилення: " + str(offset))
print(table)
table2 = prettytable.PrettyTable()
table2.field_names = ["№", "Average Y", "Dispersion Y", "Fuv", "σuv", "Ruv"]
for i in range(3):
    table2.add_row([i+1, round(averages_y[i], 3), round(dispersion_y[i], 3),
round(f_uv[i], 3), round(sigma_uv[i], 3), round(r_uv[i], 3)])
```

```
print(table2)
print(f"Hopmobahe piвняння perpecii: {round(b0, 3)} + {round(b1, 3)} * x1 + {round(b2,
3)} * x2")
table3 = prettytable.PrettyTable()
table3.field_names = ["№", "X1", "X2", "Experimental Y", "Average Y"]
for i in range(3):
    table3.add_row([i+1, x1[i], x2[i], round(averages_y[i], 3),
round(b0+b1*x1[i]+b2*x2[i], 3)])
print(table3)
print(f"Haтypaлiзoвaнe piвняння perpecii: {round(a0, 3)} + {round(a1, 3)} * x1 +
{round(a2, 3)} * x2")
table4 = prettytable.PrettyTable()
table4.field_names = ["№", "NX1", "NX2", "Experimental Y", "Average Y"]
for i in range(3):
    table4.add_row([i+1, nx1[i], nx2[i], round(averages_y[i], 3),
round(a0+a1*nx1[i]+a2*nx2[i], 3)])
print(table4)
```

## Контрольні запитання:

#### 1. Що таке регресійні поліноми і де вони застосовуються?

В теорії планування експерименту найважливішою частиною  $\epsilon$  оцінка результатів вимірів. При цьому використовують апроксимуючі поліноми, за допомогою яких ми можемо описати нашу функцію. В ТПЕ ці поліноми отримали спеціальну назву - регресійні поліноми, а їх знаходження та аналіз - регресійний аналіз.

# 2. Визначення однорідності дисперсії.

Обирають так названу «довірчу ймовірність» р — ймовірність, з якою вимагається підтвердити гіпотезу про однорідність дисперсій. У відповідності до р і кількості дослідів m обирають з таблиці критичне значення критерію . Кожне експериментальне значення  $R_{uv}$  критерію Романовського порівнюється з  $R_{sp.}$  (значення критерію Романовського за різних довірчих ймовірностей р) і якщо для усіх кожне  $R_{uv} < R_{sp.}$ , то гіпотеза про однорідність дисперсій підтверджується з ймовірністю р.

# 3. Що називається повним факторним експериментом?

Для знаходження коефіцієнтів у лінійному рівнянні регресії застосовують повний факторний експеримент (ПФЕ). Якщо в багатофакторному експерименті використані всі можливі комбінації рівнів факторів, то такий експеримент називається повним факторним експериментом

#### Результат виконання роботи:

```
Критерій Романовського: 2.1
Головне відхилення: 1.7888543819998317
| Nº | X1 | X2 | Y1 | Y2 | Y3 | Y4 | Y5 |
+---+---+
| 1 | -1 | -1 | -963 | -925 | -959 | -901 | -923 |
| 2 | -1 | 1 | -990 | -905 | -962 | -914 | -959 |
| 3 | 1 | -1 | -941 | -922 | -948 | -947 | -901 |
   +----+
| № | Average Y | Dispersion Y | Fuv | σuv | Ruv |
| 1 | -934.2 | 551.36 | 1.838 | 1.103 | 0.057 |
| 2 | -946.0 | 1013.2 | 3.122 | 1.873 | 0.488 |
| 3 | -931.8 | 324.56 | 1.699 | 1.019 | 0.011 |
Нормоване рівняння регресії: -938.9 + 1.2 * x1 + -5.9 * x2
| № | X1 | X2 | Experimental Y | Average Y |
| 1 | -1 | -1 | -934.2 | -934.2 |
2 | -1 | 1 |
               -946.0 | -946.0 |
| 3 | 1 | -1 |
              -931.8
                       -931.8
Натуралізоване рівняння регресії: -943.66 + 0.08 * x1 + -0.236 * x2
+---+----+
| Nº | NX1 | NX2 | Experimental Y | Average Y |
| 1 | 15 | -35 | -934.2 | -934.2 |
| 2 | 15 | 15 |
                -946.0
                         -946.0
| 3 | 45 | -35 |
                -931.8 | -931.8 |
```