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

#### ЛАБОРАТОРНА РОБОТА № 3

з дисципліни «Методи наукових досліджень»

# на тему «ПРОВЕДЕННЯ ТРЬОХФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ»

ВИКОНАВ:

студент 2 курсу

групи IB-91

Бойко М. I.

Залікова – 9102

ПЕРЕВІРИВ:

ас. Регіда П. Г.

# Лабораторна робота №3

**Мета**: провести дробовий трьохфакторний експеримент. Скласти матрицю планування, знайти коефіцієнти рівняння регресії, провести 3 статистичні перевірки.

#### Завдання:

1. Скласти матрицю планування для дробового трьохфакторного експерименту. Провести експеримент в усіх точках факторного простору, повторивши N експериментів, де N — кількість експериментів (рядків матриці планування) в усіх точках факторного простору — знайти значення функції відгуку У. Значення функції відгуку знайти у відповідності з варіантом діапазону, зазначеного далі (випадковим чином).

$$y_{\text{max}} = 200 + x_{\text{cp max}};$$
  $y_{\text{min}} = 200 + x_{\text{cp min}}$  де  $x_{\text{cp max}} = \frac{x_{1\text{max}} + x_{2\text{max}} + x_{3\text{max}}}{3}, \ x_{\text{cp min}} = \frac{x_{1\text{min}} + x_{2\text{min}} + x_{3\text{min}}}{3}$ 

- 2. Знайти коефіцієнти лінійного рівняння регресії. Записати лінійне рівняння регресії.
- 3. Провести 3 статистичні перевірки.
- 4. Написати комп'ютерну програму, яка усе це виконує.

Група: ІВ-91

Номер у списку: 2

**Варіант** – 102

№ <sub>варианта</sub>	$X_1$		$X_2$		$X_3$	
	min	max	min	max	min	max
102	20	70	-20	40	70	80

### Роздруківка коду програми:

```
from random import *
from math import sqrt
from scipy import linalg
from scipy.stats import t, f
x list = [[20, 70], [-20, 40], [70, 80]]
m = 3
N = 4
d = 4
mat 1X = [[1, -1, -1, -1],
          [1, -1, 1, 1],
          [1, 1, -1, 1],
          [1, 1, 1, -1]]
mat X = [[x list[0][0], x list[1][0], x list[2][0]],
        [x_list[0][0], x_list[1][1], x_list[2][1]],
[x_list[0][1], x_list[1][0], x_list[2][1]],
        [x list[0][1], x list[1][1], x list[2][0]]]
print ("Матриця X:")
for i in range(len(mat X)): print(mat X[i])
tr sx = [list(i) for i in zip(*mat 1X)]
tr_x = [list(i) for i in zip(*mat_X)]
x_{minmax}av = [sum(x_{list[i]}[k] for i in range(3)) / 3 for k in range(2)]
y \min \max = [int(200 + x \min \max av[i]) \text{ for } i \text{ in } range(2)]
mat Y = [[randint(y minmax[0], y minmax[1]) for in range(m)] for in
range(N)]
print("\nMaтриця Y:")
for i in range(len(mat_Y)): print(mat_Y[i])
print("-"*65)
average y = [sum(mat Y[k1]) / m for k1 in range(N)]
print(f"\nCepeднe y:\n{average_y}")
dispersion = [sum([(k1 - average y[j]) ** 2) for k1 in mat Y[j]]) / m for j
in range(N)]
print (f"\n \nucrepcis:\n {dispersion}")
mx = [sum(mat X[i][k] for i in range(N)) / N for k in range(m)]
my = sum(average y) / N
ai = [sum(tr x[k][i] * average y[i] for i in range(N)) / N for k in range(m)]
aii = [sum(tr x[k][i] ** 2 for i in range(N)) / N for k in range(m)]
a12 = (tr x[0][0] * tr x[1][0] +
       tr x[0][1] * tr x[1][1] +
       tr x[0][2] * tr x[1][2] +
       tr_x[0][3] * tr_x[1][3]) / N
a13 = (tr x[0][0] * tr x[2][0] +
       tr x[0][1] * tr x[2][1] +
       tr x[0][2] * tr x[2][2] +
       tr x[0][3] * tr x[2][3]) / N
a23 = (tr_x[1][0] * tr_x[2][0] +
```

```
tr_x[1][1] * tr_x[2][1] +
       tr x[1][2] * tr_x[2][2] +
       tr x[1][3] * tr x[2][3]) / N
a32 = (tr x[1][0] * tr x[2][0] +
       tr x[1][1] * tr_x[2][1] +
       tr x[1][2] * tr_x[2][2] +
       tr x[1][3] * tr_x[2][3]) / N
# Знайдемо коефіцієнти
zn = linalg.det([[1, mx[0], mx[1], mx[2]],
                [mx[0], aii[0], a12, a13],
                [mx[1], a12, aii[1], a32],
                [mx[2], a13, a23, aii[2]])
b0 = linalg.det([[my, mx[0], mx[1], mx[2]],
                [ai[0], aii[0], a12, a13],
                [ai[1], a12, aii[1], a32],
                [ai[2], a13, a23, aii[2]]]) / zn
b1 = linalg.det([[1, my, mx[1], mx[2]],
                  [mx[0], ai[0], a12, a13],
                  [mx[1], ai[1], aii[1], a32],
                  [mx[2], ai[2], a23, aii[2]]]) / zn
b2 = linalq.det([[1, mx[0], my, mx[2]]),
                  [mx[0], aii[0], ai[0], a13],
                  [mx[1], a12, ai[1], a32],
                  [mx[2], a13, ai[2], aii[2]]]) / zn
b3 = linalg.det([[1, mx[0], mx[1], my],
                  [mx[0], aii[0], a12, ai[0]],
                  [mx[1], a12, aii[1], ai[1]],
                  [mx[2], a13, a23, ai[2]]]) / zn
check = [b0 + b1 * tr x[0][i] + b2 * tr x[1][i] + b3 * tr x[2][i] for i in
range(4)]
print(f"\nPibhahha perpeci:\ny = \{b0\} + \{b1\}*x1 + \{b2\}*x2 + \{b3\}*x3")
print(f"\nПорівняння з середнім у: {check}")
f1 = m - 1
f2 = N
f3 = f1 * f2
f4 = N - d
print("-"*65)
print('\nПеревіримо однорідність дисперсії за критерієм Кохрена')
if max(dispersion) / sum(dispersion) < 0.7679:</pre>
    print('Дисперсія однорідна:', max(dispersion) / sum(dispersion))
else:
    print('Дисперсія неоднорідна:', max(dispersion) / sum(dispersion))
print("-"*65)
print('\nПеревіримо на значимість за критерієм Стьюдента')
S2b = sum(dispersion) / N
S2bs = S2b / (m * N)
Sbs = sqrt(S2bs)
bb = [sum(average_y[k] * tr_sx[i][k] for k in range(N)) / N for i in
range(N)]
t_list = [abs(bb[i]) / Sbs for i in range(N)]
b = [b0, b1, b2, b3]
for i in range(N):
    if t list[i] < t.ppf(q=0.975, df=f3):
```

```
print('Незначний: ', b list[i])
       b list[i] = 0
       d = 1
   else: print('Значний: ', b_list[i])
b list[3] * mat X[i][2]
        for i in range(N)]
print("-"*65)
print('\nЗначення у')
for i in range(N):
   print(f"\{b \ list[0]\} + \{b \ list[1]\}*x1 + \{b \ list[2]\}*x2 + \{b \ list[3]\}*x3 = "
         f" {b list[0] + b list[1] * mat X[i][0] + b list[2] * mat X[i][1] +
b list[3] * mat_X[i][2]}")
print("-"*65)
print('\nПеревіримо адекватність моделі за критерієм Фішера')
Sad = (m / (N - d)) * int(sum(y reg[i] - average y[i] for i in range(N)) **
Fp = Sad / S2b
q = 0.05
F table = f.ppf(q=1-q, dfn=f4, dfd=f3)
print('FP =', Fp)
if Fp > F table:
   print('Модель неадекватна при 0.05')
   print('Модель адекватна при 0.05')
```

# Приклад роботи програми:

```
Матриця Х:
[20, -20, 70]
[20, 40, 80]
[70, -20, 80]
[70, 40, 70]
Матриця Ү:
[257, 230, 228]
[236, 240, 251]
[253, 237, 228]
[228, 256, 227]
_____
[238.3333333333334, 242.3333333333334, 239.33333333333334, 237.0]
Дисперсія:
[174.88888888888889, 40.222222222222, 106.888888888887, 180.6666666666666]
Рівняння регресії:
y = 217.311111111109513 + -0.043333333333333333332803*x1 + 0.01388888888888742*x2 + 0.3166666666667567*x3
```

```
Перевіримо однорідність дисперсії за критерієм Кохрена
Дисперсія однорідна: 0.3594164456233422
Перевіримо на значимість за критерієм Стьюдента
Значний: 217.31111111109513
Незначний: -0.04333333333332803
Незначний: 0.01388888888888742
Незначний: 0.3166666666667567
Значення у
217.311111111109513 + 0*x1 + 0*x2 + 0*x3 = 217.311111111109513
217.311111111109513 + 0*x1 + 0*x2 + 0*x3 = 217.311111111109513
217.311111111109513 + 0*x1 + 0*x2 + 0*x3 = 217.311111111109513
217.311111111109513 + 0*x1 + 0*x2 + 0*x3 = 217.311111111109513
Перевіримо адекватність моделі за критерієм Фішера
FP = 61.28116710875332
Модель адекватна при 0.05
Process finished with exit code 0
```

# Відповіді на контрольні запитання:

- 1. Дробовий факторний експеримент це частина ПФЕ, яка використовується для мінімізації числа дослідів, за рахунок інформації, яка не є істотною для побудови моделі.
- 2. Розрахункове значення Кохрена потрібно для перевірки однорідності дисперсії.
- 3. Критерій Стюдента перевіряється для з'ясування значимості коефіцієнтів рівняння.
- 4. Критерій Фішера застосовують при перевірці отриманого рівняння регресії.