

Національний технічний університет України
«Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського»
Факультет інформатики та обчислювальної техніки
Кафедра обчислювальної техніки

«Методи оптимізації та планування експерименту»
Лабораторна робота №4

**«ПРОВЕДЕННЯ ТРЬОХФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ ПРИ
ВИКОРИСТАННІ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ З
УРАХУВАННЯМ ЕФЕКТУ ВЗАЄМОДІЇ»**

Виконав:
студент групи ІО-91
Герейханов Тимур
Варіант: 105
Перевірив Регіда П. Г.

Мета: провести повний трьохфакторний експеримент. Знайти рівняння регресії адекватне об'єкту.

Завдання на лабораторну роботу

1. Скласти матрицю планування для повного трьохфакторного експерименту.
2. Провести експеримент, повторивши N раз досліди у всіх точках факторного простору і знайти значення відгуку Y. Знайти значення Y шляхом моделювання випадкових чисел у певному діапазоні відповідно варіанту. Варіанти вибираються за номером в списку в журналі викладача.

$$y_{\max} = 200 + x_{\text{ср max}}$$

$$y_{\min} = 200 + x_{\text{ср min}}$$

$$x_{\text{ср max}} = (x_{1\max} + x_{2\max} + x_{3\max}) / 3$$

$$x_{\text{ср min}} = (x_{1\min} + x_{2\min} + x_{3\min}) / 3$$

3. Знайти коефіцієнти рівняння регресії і записати його.
4. Провести 3 статистичні перевірки – за критеріями Кохрена, Стьюдента, Фішера.
5. Зробити висновки по адекватності регресії та значимості окремих коефіцієнтів і записати скореговане рівняння регресії.
6. Написати комп'ютерну програму, яка усе це моделює.

№ _{варіанта}	X ₁		X ₂		X ₃	
	min	max	min	max	min	max
105	15	45	-25	10	45	50

Роздруківка тексту програми:

```
from random import randint
import numpy as np
from math import sqrt
from scipy.stats import f, t
```

```
x_range = [(15, 45), (-25, 10), (45, 50)]
xcp_min = round(sum([x_range[i][0] for i in range(len(x_range))]) / 3)
xcp_max = round(sum([x_range[i][1] for i in range(len(x_range))]) / 3)
y_min, y_max = 200 + xcp_min, 200 + xcp_max
```

```
def linear_matrix(m, n):
    x_norm = np.array([[1, -1, -1, -1],
                       [1, -1, -1, 1],
                       [1, -1, 1, -1],
                       [1, -1, 1, 1],
                       [1, 1, -1, -1],
                       [1, 1, -1, 1],
                       [1, 1, 1, -1],
                       [1, 1, 1, 1]])
```

```
x_natur = np.zeros(shape=(n, len(x_norm[0]) - 1))
for i in range(len(x_norm)):
```

```

        for j in range(len(x_norm[i]) - 1):
            if x_norm[i][j + 1] == 1:
                x_natur[i][j] = x_range[j][1]
            else:
                x_natur[i][j] = x_range[j][0]

y = np.zeros(shape=(n, m))
for i in range(n):
    for j in range(m):
        y[i][j] = randint(y_min, y_max)

linear_coef(x_natur, x_norm, y)

def linear_coef(x_natur, x_norm, y):
    y_aver = [sum(y[i]) / m for i in range(n)]
    print("Натуралізована матриця X\n", x_natur)
    print("\nМатриця Y\n", y)
    print("Середні значення функції відгуку за рядками:", [round(elem, 3) for elem in y_aver])
    mx1 = sum(x_natur[i][0] for i in range(n)) / n
    mx2 = sum(x_natur[i][1] for i in range(n)) / n
    mx3 = sum(x_natur[i][2] for i in range(n)) / n
    my = sum(y_aver) / n

    a1 = sum(x_natur[i][0] * y_aver[i] for i in range(n)) / n
    a2 = sum(x_natur[i][1] * y_aver[i] for i in range(n)) / n
    a3 = sum(x_natur[i][2] * y_aver[i] for i in range(n)) / n

    a11 = sum(x_natur[i][0] * x_natur[i][0] for i in range(n)) / n
    a22 = sum(x_natur[i][1] * x_natur[i][1] for i in range(n)) / n
    a33 = sum(x_natur[i][2] * x_natur[i][2] for i in range(n)) / n

    a12 = a21 = sum(x_natur[i][0] * x_natur[i][1] for i in range(n)) / n
    a13 = a31 = sum(x_natur[i][0] * x_natur[i][2] for i in range(n)) / n
    a23 = a32 = sum(x_natur[i][1] * x_natur[i][2] for i in range(n)) / n

    matr_X = [[1, mx1, mx2, mx3],
               [mx1, a11, a21, a31],
               [mx2, a12, a22, a32],
               [mx3, a13, a23, a33]]
    matr_Y = [my, a1, a2, a3]
    b_natur = np.linalg.solve(matr_X, matr_Y)

    print("\nНатуралізоване рівняння регресії: y = {0:.2f} {1:+.2f} *x1 {2:+.2f} *x2 {3:+.2f} *x3".format(*b_natur))

    b_norm = [sum(y_aver) / n,
               sum(y_aver[i] * x_norm[i][1] for i in range(n)) / n,
               sum(y_aver[i] * x_norm[i][2] for i in range(n)) / n,
               sum(y_aver[i] * x_norm[i][3] for i in range(n)) / n]
    print("\nНормоване рівняння регресії: y = {0:.2f} {1:+.2f} *x1 {2:+.2f} *x2 {3:+.2f} *x3".format(*b_norm))
    cohren(m, y, y_aver, x_norm, x_natur, b_natur)

# ----- Критерій Кохрена -----
def cohren(m, y, y_aver, x_norm, x_natur, b_coef):
    print("\nКритерій Кохрена")
    dispersion = []
    for i in range(n):
        z = 0

```

```

        for j in range(m):
            z += (y[i][j] - y_aver[i]) ** 2
        dispersion.append(z / m)
    print("Дисперсія:", [round(elem, 3) for elem in dispersion])

    Gp = max(dispersion) / sum(dispersion)
    f1 = m - 1
    f2 = n
    q = 0.05
    Gt = f.ppf(q=(1 - q / f1), dfn=f2, dfd=(f1 - 1) * f2)
    Gt = Gt / (Gt + f1 - 1)
    if Gp < Gt:
        print("Gp < Gt\n{0:.4f} < {1} => дисперсія однорідна".format(Gp, Gt))
        student(m, dispersion, y_aver, x_norm, x_natur, b_coef)
    else:
        print("Gp > Gt\n{0:.4f} > {1} => дисперсія неоднорідна => m+=1".format(Gp, Gt))
        m += 1
        if flag:
            linear_matrix(m, n)
        else:
            inter_matrix(m, n)

# ----- Критерій Стюдента -----
def student(m, dispersion, y_aver, x_norm, x_natur, b_coef):
    print("\nКритерій Стюдента")
    sb = sum(dispersion) / n
    s_beta = sqrt(sb / (n * m))
    k = len(x_norm[0])
    beta = [sum(y_aver[i] * x_norm[i][j] for i in range(n)) / n for j in range(k)]

    t_t = [abs(beta[i]) / s_beta for i in range(k)]

    f3 = (m - 1) * n
    qq = (1 + 0.95) / 2
    t_table = t.ppf(df=f3, q=qq)

    b_impор = []
    for i in range(k):
        if t_t[i] > t_table:
            b_impор.append(b_coef[i])
        else:
            b_impор.append(0)
    print("Незначні коефіцієнти регресії")
    for i in range(k):
        if b_coef[i] not in b_impор:
            print("b{0} = {1:.2f}".format(i, b_coef[i]))

    if flag:
        y_impор = [b_impор[0] + b_impор[1] * x_norm[i][1] + b_impор[2] * x_norm[i][2] + b_impор[3] *
x_norm[i][3] +
                    b_impор[4] * x_norm[i][4] + b_impор[5] * x_norm[i][5] + b_impор[6] * x_norm[i][6] +
                    b_impор[7] * x_norm[i][7] for i in range(n)]
    else:
        y_impор = [b_impор[0] + b_impор[1] * x_natur[i][0] + b_impор[2] * x_natur[i][1] + b_impор[3] *
x_natur[i][2] for
                    i in range(n)]

    print("Значення функції відгуку зі значущими коефіцієнтами", [round(elem, 3) for elem in y_impор])
    fisher(m, y_aver, b_impор, y_impор, sb)

```

```

# ----- Критерій Фішера -----
def fisher(m, y_aver, b_impot, y_impot, sb):
    print("\nКритерій Фішера")
    d = 0
    for i in b_impot:
        if i:
            d += 1
    f3 = (m - 1) * n
    f4 = n - d
    s_ad = sum((y_impot[i] - y_aver[i]) ** 2 for i in range(n)) * m / f4
    Fp = s_ad / sb
    Ft = f.ppf(dfn=f4, dfd=f3, q=1 - 0.05)

    if Fp < Ft:
        print("Fp < Ft => {0:.2f} < {1}".format(Fp, Ft))
        print("Отримана математична модель при рівні значимості 0.05 адекватна експериментальним даним")
    else:
        print("Fp > Ft => {0:.2f} > {1}".format(Fp, Ft))
        print("Рівняння регресії неадекватно оригіналу при рівні значимості 0.05")
    inter_matrix(m, n)

def inter_matrix(m, n):
    global flag
    flag = True
    print("\n-----")
    x_norm = [[1, -1, -1, -1],
               [1, -1, -1, 1],
               [1, -1, 1, -1],
               [1, -1, 1, 1],
               [1, 1, -1, -1],
               [1, 1, -1, 1],
               [1, 1, 1, -1],
               [1, 1, 1, 1]]
    for i in range(n):
        x_norm[i].append(x_norm[i][1] * x_norm[i][2])
        x_norm[i].append(x_norm[i][1] * x_norm[i][3])
        x_norm[i].append(x_norm[i][2] * x_norm[i][3])
        x_norm[i].append(x_norm[i][1] * x_norm[i][2] * x_norm[i][3])

    x_natur = np.zeros(shape=(n, len(x_norm[0]) - 1))
    for i in range(len(x_norm)):
        for j in range(3):
            if x_norm[i][j + 1] == 1:
                x_natur[i][j] = x_range[j][1]
            else:
                x_natur[i][j] = x_range[j][0]
    for i in range(n):
        x_natur[i][3] = x_natur[i][0] * x_natur[i][1]
        x_natur[i][4] = x_natur[i][0] * x_natur[i][2]
        x_natur[i][5] = x_natur[i][1] * x_natur[i][2]
        x_natur[i][6] = x_natur[i][0] * x_natur[i][1] * x_natur[i][2]

    y = np.zeros(shape=(n, m))
    for i in range(n):
        for j in range(m):
            y[i][j] = randint(y_min, y_max)

    inter_coef(x_natur, x_norm, y)

```

```

def inter_coef(x_natur, x_norm, y):
    y_aver = [sum(y[i]) / m for i in range(n)]
    print("Натуралізована матриця X\n", x_natur)
    print("\nМатриця Y\n", y)
    print("Середні значення функції відгуку за рядками:", [round(elem, 3) for elem in y_aver])

    b0 = sum(y_aver) / n
    b1 = sum(x_norm[i][1] * y_aver[i] for i in range(n)) / n
    b2 = sum(x_norm[i][2] * y_aver[i] for i in range(n)) / n
    b3 = sum(x_norm[i][3] * y_aver[i] for i in range(n)) / n
    b12 = sum(x_norm[i][4] * y_aver[i] for i in range(n)) / n
    b13 = sum(x_norm[i][5] * y_aver[i] for i in range(n)) / n
    b23 = sum(x_norm[i][6] * y_aver[i] for i in range(n)) / n
    b123 = sum(x_norm[i][7] * y_aver[i] for i in range(n)) / n

    b_norm = [b0, b1, b2, b3, b12, b13, b23, b123]

    print("\nНормоване рівняння регресії: y = {0:.2f} {1:+.2f}*x1 {2:+.2f}*x2 {3:+.2f}*x3 {4:+.2f}*x12 "
          "{5:+.2f}*x13 {6:+.2f}*x23 {7:+.2f}*x123".format(*b_norm))

    cohren(m, y, y_aver, x_norm, x_natur, b_norm)

if __name__ == '__main__':
    # False => linear
    flag = False
    n = 8
    m = 3
    linear_matrix(m, n)

```

Результат виконання програми:

```

Натуралізована матриця X
[[ 15. -25.  45.]
 [ 15. -25.  50.]
 [ 15.  10.  45.]
 [ 15.  10.  50.]
 [ 45. -25.  45.]
 [ 45. -25.  50.]
 [ 45.  10.  45.]
 [ 45.  10.  50.]]

Матриця Y
[[226. 224. 216.]
 [235. 233. 218.]
 [221. 213. 234.]
 [232. 221. 225.]
 [220. 235. 213.]
 [219. 227. 217.]
 [215. 216. 215.]
 [224. 230. 222.]]

Середні значення функції відгуку за рядками: [222.0, 228.667, 222.667, 226.0, 222.667, 221.0, 215.333, 225.333]

Натуралізоване рівняння регресії: y = 182.90 -0.12*x1 -0.04*x2 +0.92*x3

Нормоване рівняння регресії: y = 222.96 -1.87*x1 -0.62*x2 +2.29*x3

Критерій Кохрена
Дисперсія: [18.667, 57.556, 74.889, 20.667, 84.222, 18.667, 0.222, 11.556]
Br < Bt
0.2940 < 0.815948432359917 => дисперсія однорідна

Критерій Стюдента
Визначні коефіцієнти регресії

```

```

Критерій Стюдента
Незначні коефіцієнти регресії
b1 = -0.12
b2 = -0.04
b3 = 0.92
Значення функції відгуку зі значущими коефіцієнтами [182.899, 182.899, 182.899, 182.899, 182.899, 182.899, 182.899, 182.899]

Критерій Фішера
Gr > Ft => 154.99 > 2.6571966002210865
Рівняння регресії неадекватно оригіналу при рівні значимості 0.05

-----
Натуралізована матриця X
[[ [ 1.5000e+01 -2.5000e+01 4.5000e+01 -3.7500e+02 6.7500e+02 -1.1250e+03
-1.0875e+04]
[ 1.5000e+01 -2.5000e+01 5.0000e+01 -3.7500e+02 7.5000e+02 -1.2500e+03
-1.8750e+04]
[ 1.5000e+01 1.0000e+01 4.5000e+01 1.5000e+02 6.7500e+02 4.5000e+02
6.7500e+03]
[ 1.5000e+01 1.0000e+01 5.0000e+01 1.5000e+02 7.5000e+02 5.0000e+02
7.5000e+03]
[ 4.5000e+01 -2.5000e+01 4.5000e+01 -1.1250e+03 2.0250e+03 -1.1250e+03
-5.0625e+04]
[ 4.5000e+01 -2.5000e+01 5.0000e+01 -1.1250e+03 2.2500e+03 -1.2500e+03
-5.6250e+04]
[ 4.5000e+01 1.0000e+01 4.5000e+01 4.5000e+02 2.0250e+03 4.5000e+02
2.0250e+04]
[ 4.5000e+01 1.0000e+01 5.0000e+01 4.5000e+02 2.2500e+03 5.0000e+02
2.2500e+04]]

Матриця Y
[[[222, 226, 221,]
[228, 225, 216,]
[234, 218, 220,]
[228, 213, 228,]
[216, 230, 235,]
[228, 222, 221,]
[232, 222, 219,]
[222, 225, 217,]]]

Середні значення функції відгуку за рядками: [223.667, 223.0, 224.0, 223.0, 227.0, 223.667, 224.333, 221.333]

Нормоване рівняння регресії: y = 223.75 +0.33*x1 -0.58*x2 -1.00*x3 -0.67*x12 -0.58*x13 +0.00*x23 +0.00*x123

Критерій Кохрена
Дисперсія: [2.889, 26.0, 50.667, 50.0, 64.667, 9.556, 30.889, 10.889]
Gr < Gt
0.2633 < 0.815948432359917 => дисперсія однорідна

Критерій Стюдента
Незначні коефіцієнти регресії
b1 = 0.33
b2 = -0.58
b3 = -1.00
b4 = -0.67
b5 = -0.58
b7 = 0.00
Значення функції відгуку зі значущими коефіцієнтами [223.75, 223.75, 223.75, 223.75, 223.75, 223.75, 223.75, 223.75]

Критерій Фішера
Gr < Ft => 0.25 < 2.6571966002210865
Отримана математична модель при рівні значимості 0.05 адекватна експериментальним даним

```