

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

### **Лабораторна робота №5**

«Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з урахуванням квадратичних членів (центральний ортогональний композиційний план)»

**Виконав:**

студент II курсу ФІОТ

групи ІО-93

Сукач Артем

**Перевірив:**

Регіда П.Г.

Київ – 2021

**Мета роботи:** Провести трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів, використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайти рівняння регресії, яке буде адекватним для опису об'єкту.

**Завдання на лабораторну роботу:**

1. Взяти рівняння з урахуванням квадратичних членів.
2. Скласти матрицю планування для ОЦКП
3. Провести експеримент у всіх точках факторного простору (знайти значення функції відгуку  $Y$ ). Значення функції відгуку знайти у відповідності з варіантом діапазону, зазначеного далі.

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

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

$$\text{де } x_{\text{ср max}} = \frac{x_{1\max} + x_{2\max} + x_{3\max}}{3}, \quad x_{\text{ср min}} = \frac{x_{1\min} + x_{2\min} + x_{3\min}}{3}$$

4. Розрахувати коефіцієнти рівняння регресії і записати його.
5. Провести 3 статистичні перевірки.

**Варіант завдання:**

Варіант	X <sub>1</sub>		X <sub>2</sub>		X <sub>3</sub>	
	min	max	min	max	min	max
325	-5	9	-8	10	-2	6

Довірча ймовірність дорівнює 0.95, а рівень значимості  $q = 0.05$ .

**Роздруківка тексту програми:**

```
import random
```

```
import numpy as np
```

```
import sklearn.linear_model as lm
```

```
from scipy.stats import f, t
```

```
from functools import partial
```

```
from pyDOE2 import *
```

```
x_range = ((-5, 9), (-8, 10), (-2, 6))
```

```
x_aver_max = sum([x[1] for x in x_range]) / 3
```

```
x_aver_min = sum([x[0] for x in x_range]) / 3
```

```
y_max = 200 + int(x_aver_max)
```

```
y_min = 200 + int(x_aver_min)
```

```
def regression(x, b):
```

```
    y = sum([x[i] * b[i] for i in range(len(x))])
```

```
    return y
```

```
def s_kv(y, y_aver, n, m):
```

```
    res = []
```

```
    for i in range(n):
```

```
        s = sum([(y_aver[i] - y[i][j]) ** 2 for j in range(m)]) / m
```

```
        res.append(round(s, 3))
```

```
    return res
```

```
def plan_matrix5(n, m):
```

```
    print('\nЛабораторна 5')
```

```
    print("\nРівняння регресії з урахуванням квадратичних членів:")
```

```
    print(
```

$$\hat{y} = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + b_3x_3 + b_{12}x_1x_2 + b_{13}x_1x_3 + b_{23}x_2x_3 + b_{123}x_1x_2x_3 + b_{11}x_1^2 + b_{22}x_2^2 + b_{33}x_3^2$$

```
print(f'\nГенераємо матрицю планування для n = {n}, m = {m}')
```

```
y = np.zeros(shape=(n, m))
```

```
for i in range(n):
```

```
    for j in range(m):
```

```
        y[i][j] = random.randint(y_min, y_max)
```

```
if n > 14:
```

```
    no = n - 14
```

```
else:
```

```
    no = 1
```

```
x_norm = ccdesign(3, center=(0, no))
```

```
x_norm = np.insert(x_norm, 0, 1, axis=1)
```

```
for i in range(4, 11):
```

```
    x_norm = np.insert(x_norm, i, 0, axis=1)
```

```
l = 1.215
```

```
for i in range(len(x_norm)):
```

```
    for j in range(len(x_norm[i])):
```

```
        if x_norm[i][j] < -1 or x_norm[i][j] > 1:
```

```
            if x_norm[i][j] < 0:
```

```
                x_norm[i][j] = -l
```

```
            else:
```

```
                x_norm[i][j] = l
```

```
def add_sq_nums(x):
```

```

for i in range(len(x)):

    x[i][4] = x[i][1] * x[i][2]

    x[i][5] = x[i][1] * x[i][3]

    x[i][6] = x[i][2] * x[i][3]

    x[i][7] = x[i][1] * x[i][3] * x[i][2]

    x[i][8] = x[i][1] ** 2

    x[i][9] = x[i][2] ** 2

    x[i][10] = x[i][3] ** 2

return x

```

```

x_norm = add_sq_nums(x_norm)

```

```

x = np.ones(shape=(len(x_norm), len(x_norm[0])), dtype=np.int64)

```

```

for i in range(8):

    for j in range(1, 4):

        if x_norm[i][j] == -1:

            x[i][j] = x_range[j - 1][0]

        else:

            x[i][j] = x_range[j - 1][1]

```

```

for i in range(8, len(x)):

    for j in range(1, 3):

        x[i][j] = (x_range[j - 1][0] + x_range[j - 1][1]) / 2

```

```

dx = [x_range[i][1] - (x_range[i][0] + x_range[i][1]) / 2 for i in range(3)]

```

```

x[8][1] = l * dx[0] + x[9][1]

x[9][1] = -l * dx[0] + x[9][1]

x[10][2] = l * dx[1] + x[9][2]

x[11][2] = -l * dx[1] + x[9][2]

```

```
x[12][3] = l * dx[2] + x[9][3]
```

```
x[13][3] = -l * dx[2] + x[9][3]
```

```
x = add_sq_nums(x)
```

```
print('\nX:\n', x)
```

```
print('\nX нормоване:\n')
```

```
for i in x_norm:
```

```
    print([round(x, 2) for x in i])
```

```
print('\nY:\n', y)
```

```
return x, y, x_norm
```

```
def find_coef(X, Y, norm=False):
```

```
    skm = lm.LinearRegression(fit_intercept=False)
```

```
    skm.fit(X, Y)
```

```
    B = skm.coef_
```

```
    if norm == 1:
```

```
        print('\nКоефіцієнти рівняння регресії з нормованими X:')
```

```
    else:
```

```
        print('\nКоефіцієнти рівняння регресії:')
```

```
    B = [round(i, 3) for i in B]
```

```
    print(B)
```

```
    print('\nРезультат рівняння зі знайденими коефіцієнтами:\n', np.dot(X, B))
```

```
    return B
```

```
def kriteriy_cochrana(y, y_aver, n, m):
```

```

f1 = m - 1

f2 = n

q = 0.05

S_kv = s_kv(y, y_aver, n, m)

Gp = max(S_kv) / sum(S_kv)

print('\nПеревірка за критерієм Кохрена')

return Gp

```

```

def cohren(f1, f2, q=0.05):

    q1 = q / f1

    fisher_value = f.ppf(q=1 - q1, dfn=f2, dfd=(f1 - 1) * f2)

    return fisher_value / (fisher_value + f1 - 1)

```

# оцінки коефіцієнтів

```

def bs(x, y_aver, n):

    res = [sum(1 * y for y in y_aver) / n]

    for i in range(len(x[0])):

        b = sum(j[0] * j[1] for j in zip(x[:, i], y_aver)) / n

        res.append(b)

    return res

```

```

def kriteriy_studentsa(x, y, y_aver, n, m):

```

```

    S_kv = s_kv(y, y_aver, n, m)

    s_kv_aver = sum(S_kv) / n

```

# статистична оцінка дисперсії

```
s_Bs = (s_kv_aver / n / m) ** 0.5 # статистична оцінка дисперсії
```

```
Bs = bs(x, y_aver, n)
```

```
ts = [round(abs(B) / s_Bs, 3) for B in Bs]
```

```
return ts
```

```
def kriteriy_fishera(y, y_aver, y_new, n, m, d):
```

```
    S_ad = m / (n - d) * sum([(y_new[i] - y_aver[i]) ** 2 for i in range(len(y))])
```

```
    S_kv = s_kv(y, y_aver, n, m)
```

```
    S_kv_aver = sum(S_kv) / n
```

```
    return S_ad / S_kv_aver
```

```
def check(X, Y, B, n, m):
```

```
    print('\n\tПеревірка рівняння:')
```

```
    f1 = m - 1
```

```
    f2 = n
```

```
    f3 = f1 * f2
```

```
    q = 0.05
```

```
    ### табличні значення
```

```
    student = partial(t.ppf, q=1 - q)
```

```
    t_student = student(df=f3)
```

```
    G_kr = cohren(f1, f2)
```

```
    ###
```

```
    y_aver = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in Y]
```



```
print('\nСереднє значення y:', y_aver)
```

```
disp = s_kv(Y, y_aver, n, m)
```

```
print('Дисперсія y:', disp)
```

```
Gp = kriteriy_cochrana(Y, y_aver, n, m)
```

```
print(f'Gp = {Gp}')
```

```
if Gp < G_kr:
```

```
    print(f'З ймовірністю {1 - q} дисперсії однорідні.')
```

```
else:
```

```
    print("Необхідно збільшити кількість дослідів")
```

```
    m += 1
```

```
    main(n, m)
```

```
ts = kriteriy_students(X[:, 1:], Y, y_aver, n, m)
```

```
print('\nКритерій Стьюдента:\n', ts)
```

```
res = [t for t in ts if t > t_student]
```

```
final_k = [B[i] for i in range(len(ts)) if ts[i] in res]
```

```
print('\nКоефіцієнти {} статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з рівняння.'.format(
    [round(i, 3) for i in B if i not in final_k]))
```

```
y_new = []
```

```
for j in range(n):
```

```
    y_new.append(regression([X[j][i] for i in range(len(ts)) if ts[i] in res], final_k))
```

```
print(f'\nЗначення "y" з коефіцієнтами {final_k}')
```

```
print(y_new)
```

```
d = len(res)
```

```
if d >= n:
```

```
print('\nF4 <= 0')
```

```
print("")
```

```
return
```

```
f4 = n - d
```

```
F_p = kriteriy_fishera(Y, y_aver, y_new, n, m, d)
```

```
fisher = partial(f.ppf, q=0.95)
```

```
f_t = fisher(df1=f4, df2=f3) # табличне знач
```

```
print('\nПеревірка адекватності за критерієм Фішера')
```

```
print('Fp =', F_p)
```

```
print('F_t =', f_t)
```

```
if F_p < f_t:
```

```
    print('Математична модель адекватна експериментальним даним')
```

```
else:
```

```
    print('Математична модель не адекватна експериментальним даним\nНеобхідно збільшити  
кількість дослідів')
```

```
def main(n, m):
```

```
    X5, Y5, X5_norm = plan_matrix5(n, m)
```

```
    y5_aver = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in Y5]
```

```
    B5 = find_coef(X5, y5_aver)
```

```
    check(X5_norm, Y5, B5, n, m)
```

```
if __name__ == '__main__':
```

```
    main(15, 3)
```

## Результати роботи програми:

Рівняння регресії з урахуванням квадратичних членів:

$$\hat{y} = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + b_3x_3 + b_{12}x_1x_2 + b_{13}x_1x_3 + b_{23}x_2x_3 + b_{123}x_1x_2x_3 + b_{11}x_1^2 + b_{22}x_2^2 + b_{33}x_3^2$$

Генеруємо матрицю планування для  $n = 15$ ,  $m = 3$

X:

```
[[ 1  -5  -8  -2  40  10  16  -80  25  64  4]
 [ 1   9  -8  -2 -72 -18  16  144  81  64  4]
 [ 1  -5  10  -2 -50  10 -20  100  25  100  4]
 [ 1   9  10  -2  90 -18 -20 -180  81  100  4]
 [ 1  -5  -8   6  40 -30 -48  240  25  64 36]
 [ 1   9  -8   6 -72  54 -48 -432  81  64 36]
 [ 1  -5  10   6 -50 -30  60 -300  25  100 36]
 [ 1   9  10   6  90  54  60  540  81  100 36]
 [ 1  10   1   1  10  10   1  10 100   1   1]
 [ 1  -6   1   1  -6  -6   1  -6  36   1   1]
 [ 1   2  11   1  22   2  11  22   4 121   1]
 [ 1   2  -9   1 -18   2  -9 -18   4  81   1]
 [ 1   2   1   5   2  10   5  10   4   1 25]
 [ 1   2   1  -3   2  -6  -3  -6   4   1  9]
 [ 1   2   1   1   2   2   1   2   4   1  1]]
```

X нормоване:

```
[1.0, -1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, 1.0, -1.0, -1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, -1.0, 1.0, -1.0, -1.0, 1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, 1.0, 1.0, -1.0, 1.0, -1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, 1.0, -1.0, 1.0, -1.0, 1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, -1.0, 1.0, 1.0, -1.0, -1.0, 1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, -1.22, 0.0, 0.0, -0.0, -0.0, 0.0, -0.0, 1.48, 0.0, 0.0]
[1.0, 1.22, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.48, 0.0, 0.0]
[1.0, 0.0, -1.22, 0.0, -0.0, 0.0, -0.0, -0.0, 0.0, 1.48, 0.0]
[1.0, 0.0, 1.22, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.48, 0.0]
[1.0, 0.0, 0.0, -1.22, 0.0, -0.0, -0.0, -0.0, 0.0, 0.0, 1.48]
[1.0, 0.0, 0.0, 1.22, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.48]
[1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0]
```

Y:

```
[198. 199. 198.]
[205. 196. 202.]
[196. 197. 201.]
[206. 198. 196.]
[201. 202. 204.]
[197. 201. 207.]
[201. 197. 205.]
[198. 208. 198.]
[195. 207. 199.]
[205. 201. 195.]
[199. 198. 207.]
[200. 198. 201.]
[195. 204. 200.]
[197. 206. 195.]
[196. 204. 205.]]
```

```
Коефіцієнти рівняння регресії:
[199.947, 0.096, -0.008, 0.363, -0.001, -0.022, -0.005, 0.001, -0.0, 0.002, -0.023]

Результат рівняння зі знайденими коефіцієнтами:
[198.421 200.717 198.799 200.339 202.109 201.045 201.047 201.243 201.016
199.832 200.534 200.714 201.136 198.976 200.424]

Перевірка рівняння:

Середнє значення y: [198.333, 201.0, 198.0, 200.0, 202.333, 201.667, 201.0, 201.333, 200.333, 200.333, 201.333, 199.667, 199.667, 199.333, 201.667]
Дисперсія y: [0.222, 14.0, 4.667, 18.667, 1.556, 16.889, 10.667, 22.222, 24.889, 16.889, 16.222, 1.556, 13.556, 22.889, 16.222]

Перевірка за критерієм Кохрена
Gr = 0.12375629621158252
З ймовірністю 0.95 дисперсії однорідні.

Критерій Стюдента:
[367.138, 0.529, 0.614, 1.05, 0.041, 0.611, 0.041, 0.203, 268.104, 268.164, 267.803]

Коефіцієнти [0.096, -0.008, 0.363, -0.001, -0.022, -0.005, 0.001] статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з рівняння.

Значення "y" з коефіцієнтами [199.947, -0.0, 0.002, -0.023]
[199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002, 199.92600000000002]

Перевірка адекватності за критерієм Фішера
Fr = 0.5087411278152151
F_t = 2.125558760875511
Математична модель адекватна експериментальним даним

Process finished with exit code 0
```

## Висновок:

У ході лабораторної роботи я змоделивав ттрьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів ,використовуючи центральний ортогональний композиційний план та знайшов рівняння регресії, яке адекватне для опису об'єкту.