

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 №5

З дисципліни «Методи оптимізації та планування»

**Загальні принципи організації експериментів з
довільними значеннями факторів**

ВИКОНАВ: Ралло Ігор

Студент 2 курсу

ФІОТ гр. ІО-92

ПЕРЕВІРИВ:

асистент

Регіда П.Г.

Київ 2021 р.

Мета: Вивчити основні поняття, визначення, принципи теорії планування експерименту, на основі яких вивчити побудову формалізованих алгоритмів проведення експерименту і отримання формалізованої моделі об'єкта. Закріпити отримані знання практичним їх використанням при написанні програми, що реалізує завдання на лабораторну роботу.

Варіант завдання:

216	-5	5	-2	5	-1	4
-----	----	---	----	---	----	---

Лістинг програми:

```
from math import sqrt
from scipy.stats import f, t
from functools import partial
from random import randint
from numpy.linalg import solve

x1, x2, x3 = [-5, 5], [-2, 5], [-1, 4]
m, N, l = 3, 15, 1.215 # кількість повторень кожної комбінації & кількість повторення дослідів

x_avg = [(max(x1) + max(x2) + max(x3)) / 3, (min(x1) + min(x2) + min(x3)) / 3] # Xcp(max) & Xcp(min)
xo = [(min(x1) + max(x1)) / 2, (min(x2) + max(x2)) / 2, (min(x3) + max(x3)) / 2] # Xoi
delta_x = [max(x1) - xo[0], max(x1) - xo[1], max(x1) - xo[2]] # delta Xi

y_range = [200 + int(max(x_avg)), 200 + int(min(x_avg))]
# Yi(max) & Yi(min)

xn = [[+1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1, +1], # нормовані значення факторів
      [-1, -1, -1, -1, +1, +1, +1, +1, -1.215, 1.215, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
      [-1, -1, +1, +1, -1, -1, +1, +1, 0, 0, -1.215,
```

```
1.215, 0, 0, 0],  
    [-1, +1, -1, +1, -1, +1, -1, +1, 0, 0, 0, 0, -1.215,  
1.215, 0]]
```

```
xx = [[int(x * y) for x, y in zip(xn[1], xn[2])], #  
нормовані значення факторів для ефекту взаємодії  
    [int(x * y) for x, y in zip(xn[1], xn[3])],  
    [int(x * y) for x, y in zip(xn[2], xn[3])]]
```

```
xxx = [int(x * y * z) for x, y, z in zip(xn[1], xn[2],  
xn[3])]
```

```
x_xn = [[round(xn[j][i] ** 2, 3) for i in range(N)] for j  
in range(1, m+1)] # нормовані знач. факторів для квад.  
членів
```

```
x = [[min(x1), min(x1), min(x1), min(x1), max(x1),  
max(x1), max(x1), max(x1), round(-1 * delta_x[0] + xo[0],  
3),  
    round(1 * delta_x[0] + xo[0], 3), xo[0], xo[0],  
xo[0], xo[0], xo[0]], # натуральні значення факторів  
    [min(x2), min(x2), max(x2), max(x2), min(x2),  
min(x2), max(x2), max(x2), xo[1], xo[1],  
    round(-1 * delta_x[1] + xo[1], 3), round(1 *  
delta_x[1] + xo[1], 3), xo[1], xo[1], xo[1]],  
    [min(x3), max(x3), min(x3), max(x3), max(x3),  
min(x3), max(x3), min(x3), xo[2], xo[2], xo[2], xo[2],  
    round(-1 * delta_x[2] + xo[2], 3), round(1 *  
delta_x[2] + xo[2], 3), xo[2]]]
```

```
xx2 = [[round(x * y, 3) for x, y in zip(x[0], x[1])], #  
натуральні значення факторів для ефекту взаємодії  
    [round(x * y, 3) for x, y in zip(x[0], x[2])],  
    [round(x * y, 3) for x, y in zip(x[1], x[2])]]
```

```
xxx2 = [round(x * y * z, 3) for x, y, z in zip(x[0], x[1],  
x[2])]
```

```
x_x = [[round(x[j][i] ** 2, 3) for i in range(N)] for j in  
range(m)] # натуральні значення факторів для квадрат.
```

членів

while True:

```
y = [[round(randint(min(y_range), max(y_range)), 4)
for i in range(m)] for j in range(N)] # формування Y
arr_avg = lambda arr: round(sum(arr) / len(arr), 4)
y_avg = list(map(arr_avg, y)) # середнє значення Y
```

```
dispersions = [sum([(y[i][j] - y_avg[i]) ** 2) / m
for j in range(m)]) for i in range(N)] # дисперсії по
рядках
```

```
x_matrix = x + xx2 + [xxx2] + x_x # повна матриця з
натуральними значеннями факторів
```

```
norm_matrix = xn + xx + [xxx] + x_xn # повна матриця
з нормованими значеннями факторів
```

```
mx = list(map(arr_avg, x_matrix)) # середні значення
x по колонкам
```

```
my = sum(y_avg) / N # середнє значення Y_avg
```

```
# =====
```

Форматування таблиці

```
=====
```

```
table_factors_1 = ["X0", "X1", "X2", "X3"]
table_factors_2 = ["X1X2", "X1X3", "X2X3", "X1X2X3",
"X1^2", "X2^2", "X3^2"]
table_y = ["Y1", "Y2", "Y3"]
other = ["#", "Y"]
```

```
header_format = "+{0:=^3}" + "+{0:=^8}" *
(len(table_factors_1)) + "+{0:=^8s}" * (
    len(table_factors_2)) + "+{0:=^6s}" *
(len(table_y)) + "+{0:=^8s}"
row_format = "|{: ^3}" + "|{: ^8}" *
(len(table_factors_1)) + "|{: ^8}" * (len(table_factors_2))
+ "|{: ^6}" * (
    len(table_y)) + "|{: ^8}"
separator_format = "+{0:-^3s}" + "+{0:-^8s}" *
(len(table_factors_1)) + "+{0:-^8s}" * (
```

```

        len(table_factors_2)) + "{0:~6s}" *
(len(table_y)) + "{0:~8s}"

# ===== Нормальні
значення
=====

    print(header_format.format("=") + "+\n" +
"|{:~132s}|\n".format("Матриця ПФЕ (нормальні значення
факторів)") +
        header_format.format("=") + "+\n" +
row_format.format(other[0], *table_factors_1,
*table_factors_2, *table_y,

other[1]) + "|\n" + header_format.format("=") + "+")

    for i in range(N):
        print("|{:~3}|" .format(i + 1), end="")
        for j in range(4):
print("{:~8}|" .format(xn[j][i]), end="")
            for j in range(3):
print("{:~8}|" .format(xx[j][i]), end="")
                print("{:~8}|" .format(xxx[i]), end="")
                for j in range(m):
print("{:~8}|" .format(x_xn[j][i]), end="")
                    for j in range(m): print("{:~6}|" .format(y[i][j]),
end="")
                        print("{:~8.2f}|" .format(y_avg[i]))

    print(separator_format.format("-") + "+\n\n")

# ===== Натуральні
значення
=====

    print(header_format.format("=") + "+\n" +
"|{:~132s}|\n".format("Матриця ПФЕ (натуральні значення
факторів)") +
        header_format.format("=") + "+\n" +
row_format.format(other[0], *table_factors_1,
*table_factors_2, *table_y,

```

```

other[1]) + "\n" + header_format.format("=") + "+")

    for i in range(N):
        print("|{0:^3}|{1:^+8}|".format(i + 1, xn[0][i]),
end="")
        for j in range(3): print("{:^
8}|".format(x[j][i]), end="")
        for j in range(3): print("{:^
8}|".format(xx2[j][i]), end="")
        print("{:^+8}|".format(xxx2[i]), end="")
        for j in range(m): print("{:^
8}|".format(x_x[j][i]), end="")
        for j in range(m): print("{:^
6}|".format(y[i][j]), end="")
        print("{:^8.2f}|".format(y_avg[i]))

def a(first, second): return sum([x_matrix[first -
1][j] * x_matrix[second - 1][j] / N for j in range(N)])
def find_a(num): return sum([y_avg[j] * x_matrix[num -
1][j] / N for j in range(N)])
def check(b_lst, k):
    return b_lst[0] + b_lst[1] * x_matrix[0][k] +
b_lst[2] * x_matrix[1][k] + b_lst[3] * x_matrix[2][k] + \
        b_lst[4] * x_matrix[3][k] + b_lst[5] *
x_matrix[4][k] + b_lst[6] * x_matrix[5][k] + \
        b_lst[7] * x_matrix[6][k] + b_lst[8] *
x_matrix[7][k] + b_lst[9] * x_matrix[8][k] + \
        b_lst[10] * x_matrix[9][k]

unknown = [[1, mx[0], mx[1], mx[2], mx[3], mx[4],
mx[5], mx[6], mx[7], mx[8], mx[9]], # ліва частина
рівнянь з невідомими для пошуку коефіцієнтів b (приклад в
методі)

        [mx[0], a(1, 1), a(1, 2), a(1, 3), a(1, 4),
a(1, 5), a(1, 6), a(1, 7), a(1, 8), a(1, 9), a(1, 10)],
        [mx[1], a(2, 1), a(2, 2), a(2, 3), a(2, 4),
a(2, 5), a(2, 6), a(2, 7), a(2, 8), a(2, 9), a(2, 10)],
        [mx[2], a(3, 1), a(3, 2), a(3, 3), a(3, 4),
a(3, 5), a(3, 6), a(3, 7), a(3, 8), a(3, 9), a(3, 10)],

```

```

        [mx[3], a(4, 1), a(4, 2), a(4, 3), a(4, 4),
a(4, 5), a(4, 6), a(4, 7), a(4, 8), a(4, 9), a(4, 10)],
        [mx[4], a(5, 1), a(5, 2), a(5, 3), a(5, 4),
a(5, 5), a(5, 6), a(5, 7), a(5, 8), a(5, 9), a(5, 10)],
        [mx[5], a(6, 1), a(6, 2), a(6, 3), a(6, 4),
a(6, 5), a(6, 6), a(6, 7), a(6, 8), a(6, 9), a(6, 10)],
        [mx[6], a(7, 1), a(7, 2), a(7, 3), a(7, 4),
a(7, 5), a(7, 6), a(7, 7), a(7, 8), a(7, 9), a(7, 10)],
        [mx[7], a(8, 1), a(8, 2), a(8, 3), a(8, 4),
a(8, 5), a(8, 6), a(8, 7), a(8, 8), a(8, 9), a(8, 10)],
        [mx[8], a(9, 1), a(9, 2), a(9, 3), a(9, 4),
a(9, 5), a(9, 6), a(9, 7), a(9, 8), a(9, 9), a(9, 10)],
        [mx[9], a(10, 1), a(10, 2), a(10, 3), a(10,
4), a(10, 5), a(10, 6), a(10, 7), a(10, 8), a(10, 9),
a(10, 10)]]
    known = [my, find_a(1), find_a(2), find_a(3),
find_a(4), find_a(5), find_a(6), find_a(7), find_a(8),
find_a(9), find_a(10)]    # знаходення відомих значень a1,
a2, ...

```

```

    b = solve(unknown, known)
    print(separator_format.format("-") + f"+\n\n\tОтримане
рівняння регресії при m={m}:\n"
                                                f"ŷ = {b[0]:.3f}
+ {b[1]:.3f}*X1 + {b[2]:.3f}*X2 + "
                                                f"{b[3]:.3f}*X3 +
{b[4]:.3f}*X1X2 + {b[5]:.3f}*X1X3 + "
                                                f"{b[6]:.3f}*X2X3
+ {b[7]:.3f}*X1X2X3 + {b[8]:.3f}*X11^2 + "
f"{b[9]:.3f}*X22^2 + {b[10]:.3f}*X33^2\n\n\tПеревірка:")
    for i in range(N): print("ŷ{} = {:.3f} ≈
{:.3f}".format((i + 1), check(b, i), y_avg[i]))

```

```

    # ===== Критерій
    Кохрена
    =====
    def cochran(f1, f2, q=0.05):
        q1 = q / f1

```

```

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

        return fisher / (fisher + f1 - 1)

f1, f2 = m - 1, N
f3 = f1 * f2
Gp = max(dispersions) / sum(dispersions)
Gt = cochrans(f1, f2)

print("\nОднорідність дисперсії (критерій Кохрена): ")
print(f"Gp = {Gp}\nGt = {Gt}")
if Gp < Gt:
    print("\nДисперсія однорідна (Gp < Gt)")

    D_beta = sum(dispersions) / (N * N * m)
    Sb = sqrt(abs(D_beta))
    beta = [sum([(y_avg[j] * norm_matrix[i][j]) / N
for j in range(N)]) for i in range(len(norm_matrix))]

    t_list = [abs(i) / Sb for i in beta]
    student = partial(t.ppf, q=1-0.025)
    d, T = 0, student(df=f3)
    print("\ntабличне = ", T)

    for i in range(len(t_list)):
        if t_list[i] < T:
            b[i] = 0
            print("\ttt{} = {} => коефіцієнт
незначимий, його слід виключити з рів-ня
регресії".format(i, t_list[i]))
        else:
            print("\ttt{} = {} => коефіцієнт
значимий".format(i, t_list[i]))
            d += 1

    print("\nОтже, кіл-ть значимих коеф. d =", d,
"\n\nРів-ня регресії з урахуванням критерія
Стьюдента:\nŷ = ", end="")
    print("{:.3f}".format(b[0]), end="") if b[0] != 0

```



```

else None
    for i in range(1, 11):
        print(" + {:.3f}*{}".format(b[i],
(table_factors_1 + table_factors_2)[i]), end="") if b[i]
!= 0 else None
        print("\n\n\tПеревірка при підстановці в спрощене
рів-ня регресії:")
        for i in range(N): print("y`{} = {:.3f} ≈
{:.3f}".format((i + 1), check(b, i), y_avg[i]))

        f4 = N - d
        fisher_sum = sum([(check(b, i) - y_avg[i]) ** 2
for i in range(N)])
        D_ad = (m / f4) * fisher_sum

        fisher = partial(f.ppf, q=1-0.05)
        Fp = D_ad / sum(dispersions) / N
        Ft = fisher(df1=f4, df2=f3)
        print("\nКритерій Фішера:")
        if Fp > Ft:
            print("\tПівняння регресії неадекватне (Ft <
Fp).")
            break
        else:
            print("\tПівняння регресії адекватне (Ft >
Fp)!")
            break

    else:
        print("Дисперсія неоднорідна (Gr > Gt), збільшуємо
m, повторюємо операції")
        m += 1

```

Результат виконання роботи:

Матриця ПОВ (нормальні значення факторів)															
#	X0	X1	X2	X3	X1X2	X1X3	X2X3	X1X2X3	X1^2	X2^2	X3^2	Y1	Y2	Y3	Y
1	+1	-1	-1	-1	+1	+1	+1	-1	+1	+1	+1	202	199	199	200.00
2	+1	-1	-1	+1	+1	-1	-1	+1	+1	+1	+1	202	200	198	200.00
3	+1	-1	+1	-1	-1	+1	-1	+1	+1	+1	+1	203	204	201	202.67
4	+1	-1	+1	+1	-1	-1	+1	-1	+1	+1	+1	204	200	198	200.67
5	+1	+1	-1	-1	-1	-1	-1	+1	+1	+1	+1	203	198	201	200.67
6	+1	+1	-1	+1	-1	+1	-1	-1	+1	+1	+1	198	200	202	200.00
7	+1	+1	+1	-1	+1	-1	-1	-1	+1	+1	+1	204	204	204	204.00
8	+1	+1	+1	+1	+1	+1	+1	+1	+1	+1	+1	201	203	201	201.67
9	+1	-1.215	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+1.476	+0	+0	200	200	202	200.67
10	+1	+1.215	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+1.476	+0	+0	199	201	201	200.33
11	+1	+0	-1.215	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+1.476	+0	204	202	201	202.33
12	+1	+0	+1.215	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+1.476	+0	204	202	201	202.33
13	+1	+0	+0	-1.215	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+1.476	203	199	199	200.33
14	+1	+0	+0	+1.215	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+1.476	198	201	201	200.00
15	+1	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+0	+0	202	201	200	201.00

Матриця ПОВ (натуральні значення факторів)															
#	X0	X1	X2	X3	X1X2	X1X3	X2X3	X1X2X3	X1^2	X2^2	X3^2	Y1	Y2	Y3	Y
1	+1	-5	-2	-1	10	5	2	-10	25	4	1	202	199	199	200.00
2	+1	-5	-2	4	10	-20	-8	+40	25	4	16	202	200	198	200.00
3	+1	-5	5	-1	-25	5	-5	+25	25	25	1	203	204	201	202.67

Матриця ПОВ (натуральні значення факторів)															
#	X0	X1	X2	X3	X1X2	X1X3	X2X3	X1X2X3	X1^2	X2^2	X3^2	Y1	Y2	Y3	Y
1	+1	-5	-2	-1	10	5	2	-10	25	4	1	202	199	199	200.00
2	+1	-5	-2	4	10	-20	-8	+40	25	4	16	202	200	198	200.00
3	+1	-5	5	-1	-25	5	-5	+25	25	25	1	203	204	201	202.67
4	+1	-5	5	4	-25	-20	20	-100	25	25	16	204	200	198	200.67
5	+1	5	-2	4	-10	20	-8	-40	25	4	16	203	198	201	200.67
6	+1	5	-2	-1	-10	-5	2	+10	25	4	1	198	200	202	200.00
7	+1	5	5	4	25	20	20	+100	25	25	16	204	204	204	204.00
8	+1	5	5	-1	25	-5	-5	-25	25	25	1	201	203	201	201.67
9	+1	-6.075	1.5	1.5	-9.113	-9.113	2.25	-13.669	36.906	2.25	2.25	200	200	202	200.67
10	+1	6.075	1.5	1.5	9.113	9.113	2.25	+13.669	36.906	2.25	2.25	199	201	201	200.33
11	+1	0.0	-2.753	1.5	-0.0	0.0	-4.13	-0.0	0.0	7.579	2.25	204	202	201	202.33
12	+1	0.0	5.753	1.5	0.0	0.0	8.63	+0.0	0.0	33.097	2.25	204	202	201	202.33
13	+1	0.0	1.5	-2.753	0.0	-0.0	-4.13	-0.0	0.0	2.25	7.579	203	199	199	200.33
14	+1	0.0	1.5	5.753	0.0	0.0	8.63	+0.0	0.0	2.25	33.097	198	201	201	200.00
15	+1	0.0	1.5	1.5	0.0	0.0	2.25	+0.0	0.0	2.25	2.25	202	201	200	201.00

Отримане рівняння регресії при m=3:
 $\hat{y} = 200.737 + -0.022 \cdot X_1 + 0.014 \cdot X_2 + 0.167 \cdot X_3 + -0.004 \cdot X_1 X_2 + 0.034 \cdot X_1 X_3 + -0.005 \cdot X_2 X_3 + 0.010 \cdot X_1 X_2 X_3 + -0.015 \cdot X_1^2 + 0.070 \cdot X_2^2 + -0.049 \cdot X_3^2$

Перевірка:
 $\hat{y}_1 = 200.519 \approx 200.000$
 $\hat{y}_2 = 200.332 \approx 200.000$
 $\hat{y}_3 = 202.624 \approx 202.667$
 $\hat{y}_4 = 200.437 \approx 200.667$
 $\hat{y}_5 = 200.723 \approx 200.667$
 $\hat{y}_6 = 200.243 \approx 200.000$
 $\hat{y}_7 = 203.494 \approx 204.000$
 $\hat{y}_8 = 201.348 \approx 201.667$
 $\hat{y}_9 = 200.195 \approx 200.667$
 $\hat{y}_{10} = 200.771 \approx 200.333$
 $\hat{y}_{11} = 201.388 \approx 202.333$
 $\hat{y}_{12} = 203.237 \approx 202.333$
 $\hat{y}_{13} = 200.101 \approx 200.333$
 $\hat{y}_{14} = 200.208 \approx 200.000$
 $\hat{y}_{15} = 201.046 \approx 201.000$

Однорідність дисперсії (критерій Кохрена):
 $G_p = 0.19858156025577178$
 $G_t = 0.7410730084501662$

Дисперсія однорідна ($G_p < G_t$)

t табличне = 2.0422724563012373
 $t_0 = 933.4362380294681 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_1 = 0.8029363765480707 \Rightarrow$ коефіцієнт незначимий, його слід виключити з рів-ня регресії
 $t_2 = 2.578573743660417 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_3 = 1.672437018773598 \Rightarrow$ коефіцієнт незначимий, його слід виключити з рів-ня регресії

$t_4 = 0.5156899946221868 \Rightarrow$ коефіцієнт незначимий, його слід виключити з рів-ня регресії
 $t_5 = 0.3094263738282604 \Rightarrow$ коефіцієнт незначимий, його слід виключити з рів-ня регресії
 $t_6 = 1.1345427422787075 \Rightarrow$ коефіцієнт незначимий, його слід виключити з рів-ня регресії
 $t_7 = 0.10316275303433389 \Rightarrow$ коефіцієнт незначимий, його слід виключити з рів-ня регресії
 $t_8 = 681.2154054317175 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_9 = 682.8899905193207 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_{10} = 680.9109146560928 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий

Отже, кіл-ть значимих коеф. d = 5

Рів-ня регресії з урахуванням критерія Стюдента:
 $\hat{y} = 200.737 + 0.014 \cdot X_2 + -0.015 \cdot X_1^2 + 0.070 \cdot X_2^2 + -0.049 \cdot X_3^2$

Перевірка при підстановці в спрощене рів-ня регресії:
 $\hat{y}'_1 = 200.558 \approx 200.000$
 $\hat{y}'_2 = 199.819 \approx 200.000$
 $\hat{y}'_3 = 202.130 \approx 202.667$
 $\hat{y}'_4 = 201.391 \approx 200.667$
 $\hat{y}'_5 = 199.819 \approx 200.667$
 $\hat{y}'_6 = 200.558 \approx 200.000$
 $\hat{y}'_7 = 201.391 \approx 204.000$
 $\hat{y}'_8 = 202.130 \approx 201.667$
 $\hat{y}'_9 = 200.243 \approx 200.667$
 $\hat{y}'_{10} = 200.243 \approx 200.333$
 $\hat{y}'_{11} = 201.117 \approx 202.333$
 $\hat{y}'_{12} = 203.027 \approx 202.333$
 $\hat{y}'_{13} = 200.543 \approx 200.333$
 $\hat{y}'_{14} = 199.286 \approx 200.000$
 $\hat{y}'_{15} = 200.805 \approx 201.000$

Критерій Фішера:
Рівняння регресії адекватне ($F_t > F_p$)!
