

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 №6
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:

Провести трьохфакторний експеримент і отримати адекватну модель-рівняння регресії використовуючи рототабельний композиційний план.

Варіант завдання:

216	-10	50	25	65	-10	15	$5,6+8,0*x_1+4,8*x_2+6,2*x_3+5,9*x_1*x_1+1,0*x_2*x_2+8,7*x_3*x_3+2,0*x_1*x_2+0,8*x_1*x_3+1,0*x_2*x_3+3,0*x_1*x_2*x_3$
-----	-----	----	----	----	-----	----	---

Лістинг програми:

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

x1, x2, x3 = [-10, 50], [25, 65], [-10, 15]
m, N, l = 2, 15, 1.73 # 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, -1.73, 1.73, 0, 0, 0, 0, 0],
# нормовані значення факторів
      [-1, -1, +1, +1, -1, -1, +1, +1, 0, 0, -1.73, 1.73, 0, 0, 0],
      [-1, +1, -1, +1, -1, +1, -1, +1, 0, 0, 0, 0, -1.73, 1.73, 0]]

xx = [[int(x * y) for x, y in zip(xn[0], xn[1])], # нормовані
значення факторів для ефекту взаємодії
      [int(x * y) for x, y in zip(xn[0], xn[2])],
      [int(x * y) for x, y in zip(xn[1], xn[2])]]

xxx = [int(x * y * z) for x, y, z in zip(xn[0], xn[1], xn[2])]
```

```

x_xn = [[round(xn[j][i] ** 2, 3) for i in range(N)] for j in
range(3)] # 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(3)]
# натуральні значення факторів для квадрат. членів

while True:
    start_time = process_time()
    # формування Y
    y = [[round(5.6 + 8.0 * x[0][j] + 4.8 * x[1][j] + 6.2 * x[2][j]
+ 5.9 * x[0][j] * x[0][j] + 1.0 * x[1][j] * x[1][j] +
      8.7 * x[2][j] * x[2][j] + 2.0 * x[0][j] * x[1][j] +
0.8 * x[0][j] * x[2][j] + 1.0 * x[1][j] * x[2][j] +
      3.0 * x[0][j] * x[1][j] * x[2][j] + randrange(0, 10)
- 5, 2) for i in range(m)] for j in range(N)]
    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 = ["X1", "X2", "X3"]
table_factors_2 = ["X1X2", "X1X3", "X2X3", "X1X2X3", "X1^2",
"X2^2", "X3^2"]
table_y = ["Y{}".format(i + 1) for i in range(m)]
other = ["#", "Y"]

header_format_norm = "{0:^3}" + "{0:^8}" *
(len(table_factors_1)) + "{0:^8s}" * (len(table_factors_2))
header_format = "{0:^3}" + "{0:^8}" * (len(table_factors_1))
+ "{0:^10s}" * (len(table_factors_2)) + "{0:^10s}" *
(len(table_y)) + "{0:^10s}"
row_format_norm = "|{: ^3}" + "|{: ^8}" * (len(table_factors_1)) +
"|{: ^8}" * (len(table_factors_2))
row_format = "|{: ^3}" + "|{: ^8}" * (len(table_factors_1)) +
"|{: ^10}" * (len(table_factors_2)) + "|{: ^10}" * (len(table_y)) +
"|{: ^10}"
separator_format_norm = "{0:-^3s}" + "{0:-^8s}" *
(len(table_factors_1)) + "{0:-^8s}" * (len(table_factors_2))
separator_format = "{0:-^3s}" + "{0:-^8s}" *
(len(table_factors_1)) + "{0:-^10s}" * (len(table_factors_2)) +
"{0:-^10s}" * (len(table_y)) + "{0:-^10s}"
my_sep_norm = "|{: ^93s}|\n"
my_sep = "|{: ^140s}|\n" if m == 2 else "|{: ^151s}|\n"
# ===== Нормальні значення
=====

print(header_format_norm.format("=") + "+\n" +
my_sep_norm.format("Матриця ПФЕ (нормальні значення факторів)") +
header_format_norm.format("=") + "+\n" +
row_format_norm.format(other[0], *table_factors_1, *table_factors_2)
+ "| \n" + header_format_norm.format("=") + "+")

for i in range(N):
    print("|{: ^3}|".format(i + 1), end="")
    for j in range(3): 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(3): print("{: ^8}|".format(x_xn[j][i]),
end="")
    print()
```

```

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

# ===== Натуральні значення
=====

print(header_format.format("=") + "+\n" + my_sep.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("|{: ^3}|".format(i + 1), end="")
    for j in range(3): print("{: ^ 8}|".format(x[j][i]), end="")
    for j in range(3): print("{: ^ 10}|".format(xx2[j][i]),
end="")
    print("{: ^ 10}|".format(xxx2[i]), end="")
    for j in range(3): print("{: ^ 10}|".format(x_x[j][i]),
end="")
    for j in range(m): print("{: ^ 10}|".format(y[i][j]), end="")
    print("{: ^10.2f}|".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
перспекції 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 table_fisher(prob, n, m, d):
    x_vec = [i * 0.001 for i in range(int(10 / 0.001))]
    f3 = (m - 1) * n
    for i in x_vec:
        if abs(f.cdf(i, n - d, f3) - prob) < 0.0001:
            return i

```

```

f1, f2 = m - 1, N
f3 = f1 * f2
fisher = table_fisher(0.95, N, m, 1)
Gp = max(dispersions) / sum(dispersions)
Gt = fisher / (fisher + (m - 1) - 2)

```

```

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("\nt табличне = ", T)

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

    print("\nОтже, кіл-ть значимих коеф. d =", d, "\n\n\tРів-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, 10):
        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(dfn=f4, dfd=f3)
    print("\nКритерій Фішера:")

```

```

if Fp > Ft:
    print("\tПівняння регресії неадекватне (Ft < Fp).")
    break
else:
    print("\tПівняння регресії адекватне (Ft > Fp)!")
    print("\n\n--- Час виконання програми: %s секунд ---" %
(process_time() - start_time))
    break

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

```

Результат виконання роботи:

D:\Anaconda2019\python.exe "C:/Users/User/Desktop/КПІ курс 2 (3-4 сем.)/КПІ курс 2 (4 сем.)/МОПЕ/код/lab6.py"

```

=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+
|                                     Матриця ПФЕ (нормальні значення факторів)                                     |
=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+
| # | X1 | X2 | X3 | X1X2 | X1X3 | X2X3 | X1X2X3 | X1^2 | X2^2 | X3^2 |
=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+
| 1 | -1 | -1 | -1 | +1 | +1 | +1 | -1 | +1 | +1 | +1 |
| 2 | -1 | -1 | +1 | +1 | -1 | -1 | +1 | +1 | +1 | +1 |
| 3 | -1 | +1 | -1 | -1 | +1 | -1 | +1 | +1 | +1 | +1 |
| 4 | -1 | +1 | +1 | -1 | -1 | +1 | -1 | +1 | +1 | +1 |
| 5 | +1 | -1 | -1 | -1 | -1 | +1 | +1 | +1 | +1 | +1 |
| 6 | +1 | -1 | +1 | -1 | +1 | -1 | -1 | +1 | +1 | +1 |
| 7 | +1 | +1 | -1 | +1 | -1 | -1 | -1 | +1 | +1 | +1 |
| 8 | +1 | +1 | +1 | +1 | +1 | +1 | +1 | +1 | +1 | +1 |
| 9 | -1.73 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +2.993 | +0 | +0 |
|10 | +1.73 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +2.993 | +0 | +0 |
|11 | +0 | -1.73 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +2.993 | +0 |
|12 | +0 | +1.73 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +2.993 | +0 |
|13 | +0 | +0 | -1.73 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +2.993 |
|14 | +0 | +0 | +1.73 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +2.993 |
|15 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 | +0 |
=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+=====+

```


Матриця ПДЕ (натуральні значення факторів)														
#	X1	X2	X3	X1X2	X1X3	X2X3	X1X2X3	X1^2	X2^2	X3^2	Y1	Y2	Y	
1	-10	25	-10	-250	100	-250	2500	100	625	100	8893.6	8896.6	8895.10	
2	-10	25	15	-250	-150	375	-3750	100	625	225	-8187.9	-8180.9	-8184.40	
3	-10	65	-10	-650	100	-650	6500	100	4225	100	23485.6	23491.6	23488.60	
4	-10	65	15	-650	-150	975	-9750	100	4225	225	-22591.9	-22589.9	-22590.90	
5	50	25	15	1250	750	375	18750	2500	625	225	77671.1	77676.1	77673.60	
6	50	25	-10	1250	-500	-250	-12500	2500	625	100	-18942.4	-18940.4	-18941.40	
7	50	65	15	3250	750	975	48750	2500	4225	225	176070.1	176067.1	176068.60	
8	50	65	-10	3250	-500	-650	-32500	2500	4225	100	-71554.4	-71552.4	-71553.40	
9	-31.9	45.0	2.5	-1435.5	-79.75	112.5	-3588.75	1017.61	2025.0	6.25	-5527.38	-5522.38	-5524.88	
10	71.9	45.0	2.5	3235.5	179.75	112.5	8088.75	5169.61	2025.0	6.25	64381.92	64380.92	64381.42	
11	20.0	36.35	2.5	727.0	50.0	90.875	1817.5	400.0	1321.323	6.25	11126.65	11126.65	11126.65	
12	20.0	53.65	2.5	1073.0	50.0	134.125	2682.5	400.0	2878.322	6.25	16095.94	16094.94	16095.44	
13	20.0	45.0	-79.675	900.0	-1593.5	-3585.375	-71707.5	400.0	2025.0	6348.106	-158678.54	-158679.54	-158679.04	
14	20.0	45.0	84.675	900.0	1693.5	3810.375	76207.5	400.0	2025.0	7169.856	303258.0	303256.0	303257.00	
15	20.0	45.0	2.5	900.0	50.0	112.5	2250.0	400.0	2025.0	6.25	13533.98	13537.98	13535.98	

Отримане рівняння регресії при m=2:
 $\hat{y} = 9.617 + 8.039 \cdot X_1 + 4.477 \cdot X_2 + 6.164 \cdot X_3 + 1.999 \cdot X_1X_2 + 0.793 \cdot X_1X_3 + 1.001 \cdot X_2X_3 + 3.000 \cdot X_1X_2X_3 + 5.900 \cdot X_1^2 + 1.004 \cdot X_2^2 + 8.701 \cdot X_3^2$

Перевірка:

$\hat{y}_1 = 8896.589 \approx 8895.100$
 $\hat{y}_2 = -8185.089 \approx -8184.400$
 $\hat{y}_3 = 23489.917 \approx 23488.600$
 $\hat{y}_4 = -22591.763 \approx -22590.900$
 $\hat{y}_5 = 77672.277 \approx 77673.600$
 $\hat{y}_6 = -18940.544 \approx -18941.400$
 $\hat{y}_7 = 176067.101 \approx 176068.600$
 $\hat{y}_8 = -71552.720 \approx -71553.400$
 $\hat{y}_9 = -5525.610 \approx -5524.880$
 $\hat{y}_{10} = 64382.160 \approx 64381.420$
 $\hat{y}_{11} = 11125.851 \approx 11126.650$
 $\hat{y}_{12} = 16096.280 \approx 16095.440$
 $\hat{y}_{13} = -158679.703 \approx -158679.040$
 $\hat{y}_{14} = 303257.663 \approx 303257.000$
 $\hat{y}_{15} = 13535.956 \approx 13535.980$

Однорідність дисперсії (критерій Кохрена):

$G_p = 0.26063829787234044$
 $G_t = 1.702247191011236$

Дисперсія однорідна ($G_p < G_t$)

t табличне = 2.131449545559323

$t_0 = 58291.16346610504 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_1 = 11256.107726775936 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_2 = 80812.54553158405 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_3 = 9405.73662888319 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_4 = 57981.96421118582 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_5 = 37132.60885506132 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_6 = 25168.12239845932 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий
 $t_7 = 70345.6981999942 \Rightarrow$ коефіцієнт значимий

t7 = 78373.878177772 => коефіцієнт значимий
t8 = 50814.31171514851 => коефіцієнт значимий
t9 = 123270.85365709182 => коефіцієнт значимий

Отже, кіл-ть значимих коеф. d = 10

Рів-ня регресії з урахуванням критерія Стьюдента:

$$\hat{y} = 9.617 + 8.039 \cdot X_2 + 4.477 \cdot X_3 + 6.164 \cdot X_1 X_2 + 1.999 \cdot X_1 X_3 + 0.793 \cdot X_2 X_3 + 1.001 \cdot X_1 X_2 X_3 + 3.000 \cdot X_1^2 + 5.900 \cdot X_2^2 + 1.004 \cdot X_3^2$$

Перевірка при підстановці в спрощене рів-ня регресії:

$\hat{y}'_1 = 8896.589 \approx 8895.100$
 $\hat{y}'_2 = -8185.089 \approx -8184.400$
 $\hat{y}'_3 = 23489.917 \approx 23488.600$
 $\hat{y}'_4 = -22591.763 \approx -22590.900$
 $\hat{y}'_5 = 77672.277 \approx 77673.600$
 $\hat{y}'_6 = -18940.544 \approx -18941.400$
 $\hat{y}'_7 = 176067.101 \approx 176068.600$
 $\hat{y}'_8 = -71552.720 \approx -71553.400$
 $\hat{y}'_9 = -5525.610 \approx -5524.880$
 $\hat{y}'_{10} = 64382.160 \approx 64381.420$
 $\hat{y}'_{11} = 11125.851 \approx 11126.650$
 $\hat{y}'_{12} = 16096.280 \approx 16095.440$
 $\hat{y}'_{13} = -158679.703 \approx -158679.040$
 $\hat{y}'_{14} = 303257.663 \approx 303257.000$
 $\hat{y}'_{15} = 13535.956 \approx 13535.980$

Критерій Фішера:

Рівняння регресії адекватне ($F_t > F_p$)!
