

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 експерименту»

На тему:

**«Проведення трьохфакторного експерименту при використанні
рівняння регресії з квадратичними членами»**

ВИКОНАВ:
Студент II курсу ФІОТ
Групи ІО-93
Камінський Є.О. – 9314
Номер в списку: 12

ПЕРЕВІРИВ:
ас. Регіда П.Г.

Київ 2021 р.

Мета:

трёхфакторний експеримент і отримати адекватну модель – рівняння регресії, використовуючи рототабельний композиційний план.

Варіант завдання:

Варіант	X ₁		X ₂		X ₃	
	min	max	min	max	min	max
312	-40	20	-70	-10	-20	20

$$f(x_1, x_2, x_3) = 0,4 + 0,3 \cdot x_1 + 7,0 \cdot x_2 + 6,9 \cdot x_3 + 1,5 \cdot x_1 \cdot x_1 + 0,5 \cdot x_2 \cdot x_2 + 0,8 \cdot x_3 \cdot x_3 + 2,0 \cdot x_1 \cdot x_2 + 0,4 \cdot x_1 \cdot x_3 + 8,1 \cdot x_2 \cdot x_3 + 8,7 \cdot x_1 \cdot x_2 \cdot x_3$$

Роздруківка коду програми:

```
import math
import random
from _decimal import Decimal
from itertools import compress
from scipy.stats import f, t
import numpy
from functools import reduce
import matplotlib.pyplot as plot

def regression_equation(x1, x2, x3, coeffs, importance=[True] * 11):
    factors_array = [1, x1, x2, x3, x1 * x2, x1 * x3, x2 * x3, x1 * x2 * x3, x1 ** 2,
x2 ** 2, x3 ** 2]
    return sum([el[0] * el[1] for el in compress(zip(coeffs, factors_array),
importance)])

def func(x1, x2, x3):
    coeffs = [0.4, 0.3, 7.0, 6.9, 1.5, 0.5, 0.8, 2.0, 0.4, 8.1, 8.7]
    return regression_equation(x1, x2, x3, coeffs)

xmin = [-40, -70, -20]
xmax = [20, -10, 20]
x0 = [(xmax[_] + xmin[_])/2 for _ in range(3)]
dx = [xmax[_] - x0[_] for _ in range(3)]
norm_plan_raw = [[-1, -1, -1],
[-1, +1, +1],
[+1, -1, +1],
[+1, +1, -1],
[-1, -1, +1],
[-1, +1, -1],
[+1, -1, -1],
[+1, +1, +1],
[-1.73, 0, 0],
[+1.73, 0, 0],
[0, -1.73, 0],
[0, +1.73, 0],
[0, 0, -1.73],
[0, 0, +1.73]]

natur_plan_raw = [[xmin[0], xmin[1], xmin[2]],
[xmin[0], xmin[1], xmax[2]],
[xmin[0], xmax[1], xmin[2]],
[xmin[0], xmax[1], xmax[2]],
[xmax[0], xmin[1], xmin[2]],
```

```

        [xmax[0],          xmin[1],          xmax[2]],
        [xmax[0],          xmax[1],          xmin[2]],
        [xmax[0],          xmax[1],          xmax[2]],
        [-1.73*dx[0]+x0[0], x0[1],          x0[2]],
        [1.73*dx[0]+x0[0],  x0[1],          x0[2]],
        [x0[0],            -1.73*dx[1]+x0[1], x0[2]],
        [x0[0],            1.73*dx[1]+x0[1],  x0[2]],
        [x0[0],            x0[1],             -1.73*dx[2]+x0[2]],
        [x0[0],            x0[1],             1.73*dx[2]+x0[2]],
        [x0[0],            x0[1],             x0[2]]]

def generate_factors_table(raw_array):
    raw_list = [row + [row[0] * row[1], row[0] * row[2], row[1] * row[2], row[0] *
row[1] * row[2]] + list(
        map(lambda x: x ** 2, row)) for row in raw_array]
    return list(map(lambda row: list(map(lambda el: round(el, 3), row)), raw_list))

def generate_y(m, factors_table):
    return [[round(func(row[0], row[1], row[2]) + random.randint(-5, 5), 3) for _ in
range(m)] for row in factors_table]

def print_matrix(m, N, factors, y_vals, additional_text=""):
    labels_table = list(map(lambda x: x.ljust(10),
        ["x1", "x2", "x3", "x12", "x13", "x23", "x123", "x1^2",
"x2^2", "x3^2"] + [
            "y{}".format(i + 1) for i in range(m)]))
    rows_table = [list(factors[i]) + list(y_vals[i]) for i in range(N)]
    print("\nМатриця планування" + additional_text)
    print(" ".join(labels_table))
    print("\n".join([" ".join(map(lambda j: "{:<+10}".format(j), rows_table[i])) for
i in range(len(rows_table))]))
    print("\t")

def print_equation(coeffs, importance=[True] * 11):
    x_i_names = list(compress(["", "x1", "x2", "x3", "x12", "x13", "x23", "x123",
"x1^2", "x2^2", "x3^2"], importance))
    coefficients_to_print = list(compress(coeffs, importance))
    equation = " ".join(
        ["".join(i) for i in zip(list(map(lambda x: "{:+.2f}".format(x),
coefficients_to_print)), x_i_names)])
    print("Рівняння пересічі: y = " + equation)

def set_factors_table(factors_table):
    def x_i(i):
        with_null_factor = list(map(lambda x: [1] + x,
generate_factors_table(factors_table)))
        res = [row[i] for row in with_null_factor]
        return numpy.array(res)

    return x_i

def m_ij(*arrays):
    return numpy.average(reduce(lambda accum, el: accum * el, list(map(lambda el:
numpy.array(el), arrays)))))

```

```

def find_coefficients(factors, y_vals):
    x_i = set_factors_table(factors)
    coeffs = [[m_ij(x_i(column), x_i(row)) for column in range(11)] for row in range(11)]
    y_numpy = list(map(lambda row: numpy.average(row), y_vals))
    free_values = [m_ij(y_numpy, x_i(i)) for i in range(11)]
    beta_coefficients = numpy.linalg.solve(coeffs, free_values)
    return list(beta_coefficients)

def cochran_criteria(m, N, y_table):
    def get_cochran_value(f1, f2, q):
        partResult1 = q / f2
        params = [partResult1, f1, (f2 - 1) * f1]
        fisher = f.isf(*params)
        result = fisher / (fisher + (f2 - 1))
        return Decimal(result).quantize(Decimal('.0001')).__float__()

    print("Перевірка рівномірності дисперсій за критерієм Кохрена: m = {}, N = {}".format(m, N))
    y_variations = [numpy.var(i) for i in y_table]
    max_y_variation = max(y_variations)
    gp = max_y_variation / sum(y_variations)
    f1 = m - 1
    f2 = N
    p = 0.95
    q = 1 - p
    gt = get_cochran_value(f1, f2, q)
    print("Gp = {}; Gt = {}; f1 = {}; f2 = {}; q = {:.2f}".format(gp, gt, f1, f2, q))
    if gp < gt:
        print("Gp < Gt => дисперсії рівномірні - все правильно")
        return True
    else:
        print("Gp > Gt => дисперсії нерівномірні - треба ще експериментів")
        return False

def student_criteria(m, N, y_table, beta_coefficients):
    def get_student_value(f3, q):
        return Decimal(abs(t.ppf(q / 2, f3))).quantize(Decimal('.0001')).__float__()

    print("\nПеревірка значимості коефіцієнтів регресії за критерієм Стюдента: m = {}, N = {}".format(m, N))
    average_variation = numpy.average(list(map(numpy.var, y_table)))
    variation_beta_s = average_variation / N / m
    standard_deviation_beta_s = math.sqrt(variation_beta_s)
    t_i = [abs(beta_coefficients[i]) / standard_deviation_beta_s for i in range(len(beta_coefficients))]
    f3 = (m - 1) * N
    q = 0.05
    t_our = get_student_value(f3, q)
    importance = [True if el > t_our else False for el in list(t_i)]
    # print result data
    print("Оцінки коефіцієнтів  $\beta$ s: " + ", ".join(list(map(lambda x: str(round(float(x), 3)), beta_coefficients))))
    print("Коефіцієнти ts: " + ", ".join(list(map(lambda i: "{:.2f}".format(i), t_i))))
    print("f3 = {}; q = {}; табл = {}".format(f3, q, t_our))
    beta_i = [" $\beta_0$ ", " $\beta_1$ ", " $\beta_2$ ", " $\beta_3$ ", " $\beta_{12}$ ", " $\beta_{13}$ ", " $\beta_{23}$ ", " $\beta_{123}$ ", " $\beta_{11}$ ", " $\beta_{22}$ ", " $\beta_{33}$ "]
    importance_to_print = ["важливий" if i else "неважливий" for i in importance]
    to_print = map(lambda x: x[0] + " " + x[1], zip(beta_i, importance_to_print))

```

```

print(*to_print, sep="; ")
print_equation(beta_coefficients, importance)
# y = []
# x = []
# for i in range(len(list(t_i))):
#     x.append(i)
#     if t_i[i] > t_our:
#         y.append(t_i[i])
#     else:
#         y.append(-t_i[i])
#
# plot.plot(x, y)
# plot.grid(True)
# plot.axis([0, 11, -11, 11])
# plot.show()
return importance

def fisher_criteria(m, N, d, x_table, y_table, b_coefficients, importance):
    def get_fisher_value(f3, f4, q):
        return Decimal(abs(f.isf(q, f4, f3))).quantize(Decimal('.0001')).__float__()

    f3 = (m - 1) * N
    f4 = N - d
    q = 0.05
    theoretical_y = numpy.array([regression_equation(row[0], row[1], row[2],
b_coefficients) for row in x_table])
    average_y = numpy.array(list(map(lambda el: numpy.average(el), y_table)))
    s_ad = m / (N - d) * sum((theoretical_y - average_y) ** 2)
    y_variations = numpy.array(list(map(numpy.var, y_table)))
    s_v = numpy.average(y_variations)
    f_p = float(s_ad / s_v)
    f_t = get_fisher_value(f3, f4, q)
    theoretical_values_to_print = list(
        zip(map(lambda x: "x1 = {0[1]:<10} x2 = {0[2]:<10} x3 =
{0[3]:<10}".format(x), x_table), theoretical_y))
    print("\nПеревірка адекватності моделі за критерієм Фішера: m = {}, N = {} для
таблиці y_table".format(m, N))
    print("Теоретичні значення y для різних комбінацій факторів:")
    print("\n".join(["{arr[0]}: y = {arr[1]}".format(arr=el) for el in
theoretical_values_to_print]))
    print("Fp = {}, Ft = {}".format(f_p, f_t))
    print("Fp < Ft => модель адекватна" if f_p < f_t else "Fp > Ft => модель
неадекватна")
    return True if f_p < f_t else False

m = 3
N = 15
natural_plan = generate_factors_table(natur_plan_raw)
y_arr = generate_y(m, natur_plan_raw)
while not cochrans_criteria(m, N, y_arr):
    m += 1
    y_arr = generate_y(m, natural_plan)

print_matrix(m, N, natural_plan, y_arr, " для натуралізованих факторів:")
coefficients = find_coefficients(natural_plan, y_arr)
print_equation(coefficients)
importance = student_criteria(m, N, y_arr, coefficients)
d = len(list(filter(None, importance)))
fisher_criteria(m, N, d, natural_plan, y_arr, coefficients, importance)

```

Скріншоти результату виконання роботи::

```
Перевірка рівномірності дисперсій за критерієм Кохрена: m = 3, N = 15
Gr = 0.1850828729281768; Gt = 0.3346; f1 = 2; f2 = 15; q = 0.05
Gr < Gt => дисперсії рівномірні - все правильно

Матриця планування для натуралізованих факторів:
x1    x2    x3    x12    x13    x123    x1^2    x2^2    x3^2    y1    y2    y3
-40    -70    -20    +2800    +800    +1400    -56000    +1600    +4900    +400    -63105.6    -63109.6    -63107.6
-40    -70    +20    +2800    -800    -1400    +56000    +1600    +4900    +400    +158125.4    +158126.4    +158122.4
-40    -10    -20    +400    +800    +200    -8000    +1600    +100    +400    -10128.6    -10124.6    -10130.6
-40    -10    +20    +400    -800    -200    +8000    +1600    +100    +400    +21030.4    +21028.4    +21030.4
+20    -70    -20    -1400    -400    +1400    +28000    +400    +4900    +400    +97533.4    +97524.4    +97530.4
+20    -70    +20    -1400    +400    -1400    +28000    +400    +4900    +400    -16030.6    -16039.6    -16035.6
+20    -10    -20    -200    -400    +200    +4000    +400    +100    +400    +11910.4    +11909.4    +11909.4
+20    -10    +20    -200    +400    -200    +4000    +400    +100    +400    -3738.6    -3738.6    -3736.6
-61.9   -40.0   +0.0   +2476.0   -0.0   -0.0   +0.0   +3831.61   +1600.0   +0.0   +17904.474   +17910.474   +17909.474
+41.9   -40.0   +0.0   -1676.0   +0.0   -0.0   -0.0   +1755.61   +1600.0   +0.0   +10883.214   +10877.214   +10879.214
-10.0   -91.9   +0.0   +919.0   -0.0   -0.0   +0.0   +100.0   +8445.61   +0.0   +69180.041   +69179.041   +69181.041
-10.0   +11.9   +0.0   -119.0   -0.0   +0.0   -0.0   +100.0   +141.61   +0.0   +1091.241   +1090.241   +1090.241
-10.0   -40.0   -34.6   +400.0   +346.0   +1384.0   -13840.0   +100.0   +1600.0   +1197.16   -2901.848   -2906.848   -2902.848
-10.0   -40.0   +34.6   +400.0   -346.0   -1384.0   +13840.0   +100.0   +1600.0   +1197.16   +50367.232   +50376.232   +50369.232
-10.0   -40.0   +0.0   +400.0   -0.0   -0.0   +0.0   +100.0   +1600.0   +0.0   +13319.4   +13319.4   +13314.4

Рівняння регресії: y = +0.81 +0.24x2 +7.00x2 +6.85x3 +1.50x12 +0.50x13 +0.80x23 +2.00x123 +0.40x1^2 +8.10x2^2 +8.70x3^2

Перевірка значимості коефіцієнтів регресії за критерієм Стюдента: m = 3, N = 15
Оцінки коефіцієнтів β: 0.81, 0.24, 7.004, 6.854, 1.499, 0.497, 0.8, 2.0, 0.4, 8.1, 8.701
Коефіцієнти ts: 2.35, 0.70, 20.29, 19.86, 4.34, 1.44, 2.32, 5.79, 1.16, 23.46, 25.20
f3 = 30; q = 0.05; таблб = 2.0423
β0 важливий; β1 неважливий; β2 важливий; β3 важливий; β12 важливий; β13 неважливий; β23 важливий; β123 важливий; β11 неважливий; β22 важливий; β33 важливий
Рівняння регресії: y = +0.81 +7.00x2 +6.85x3 +1.50x12 +0.80x23 +2.00x123 +8.10x2^2 +8.70x3^2

Перевірка адекватності моделі за критерієм Фішера: m = 3, N = 15 для таблиці y_table
Теоретичні значення у для різних комбінацій факторів:
x1 = -70    x2 = -20    x3 = 2800    : y = -63108.43217383335
x1 = -70    x2 = 20     x3 = 2800    : y = 158124.00156014445
x1 = -10    x2 = -20    x3 = 400     : y = -10128.190522777728
x1 = -10    x2 = 20     x3 = 400     : y = 21029.576544533382
x1 = -70    x2 = -20    x3 = -1400   : y = 97528.85542144185
x1 = -70    x2 = 20     x3 = -1400   : y = -16035.710844580384
x1 = -10    x2 = -20    x3 = -200    : y = 11909.763739164066
x1 = -10    x2 = 20     x3 = -200    : y = -3737.8025268579822
x1 = -40.0  x2 = 0.0    x3 = 2476.0   : y = 17908.94183421935
x1 = -40.0  x2 = 0.0    x3 = -1676.0  : y = 10880.016874045452
x1 = -91.9  x2 = 0.0    x3 = 919.0    : y = 69181.17440930266
x1 = 11.9   x2 = 0.0    x3 = -119.0   : y = 1090.3782989622357
x1 = -40.0  x2 = -34.6  x3 = 400.0    : y = -2903.263242425095
x1 = -40.0  x2 = 34.6   x3 = 400.0    : y = 50371.251284023216
x1 = -40.0  x2 = 0.0    x3 = 400.0    : y = 13317.726677971086
Fr = 0.3420621237859301, Ft = 2.3343
Fr < Ft => модель адекватна
```

Висновок:

В даній лабораторній роботі я провів трьохфакторний експеримент. Знайшов адекватну модель — рівняння регресії, використовуючи рототабельний композиційний план.