

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 №6
з дисципліни «Методи оптимізації та планування
експерименту»
на тему: «Проведення трьохфакторного експерименту при
використанні рівняння регресії з квадратичними членами»

Виконав:
студент групи ІО-92
Франков Олександр
Залікова книжка № ІО-9228
Номер у списку групи - 20

Перевірив:
ас. Регіда П.Г.

Київ - 2021

Тема: «Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з квадратичними членами.»

Мета: Провести трьохфакторний експеримент і отримати адекватну модель – рівняння регресії, використовуючи рототабельний композиційний план.

Завдання:

1. Ознайомитися з теоретичними відомостями.
2. Вибрати з таблиці варіантів і записати в протокол інтервали значень x_1, x_2, x_3 . Обчислити і записати значення, відповідні кодованим значенням факторів +1; -1; +1; -1; 0 для $\bar{x}_1, \bar{x}_2, \bar{x}_3$.
3. Значення функції відгуку знайти за допомогою підстановки в формулу:

$$y_i = f(x_1, x_2, x_3) + \text{random}(10) - 5,$$

де $f(x_1, x_2, x_3)$ вибирається по номеру в списку в журналі викладача.

4. Провести експерименти і аналізуючи значення статистичних перевірок, отримати адекватну модель рівняння регресії. При розрахунках використовувати натуральні значення факторів.
5. Зробити висновки по виконаній роботі.

Порядок виконання роботи:

- 1) Вибір рівняння регресії (лінійна форма, рівняння з урахуванням ефекту взаємодії і з урахуванням квадратичних членів);
- 2) Вибір кількості повторів кожної комбінації ($m = 2$);
- 3) Складення матриці планування експерименту і вибір кількості рівнів (N)
- 4) Проведення експериментів;
- 5) Перевірка однорідності дисперсії. Якщо не однорідна – повертаємося на п. 2 і збільшуємо m на 1);
- 6) Розрахунок коефіцієнтів рівняння регресії. При розрахунку використовувати **натуральні** значення x_1, x_2 і x_3 .
- 7) Перевірка нуль-гіпотези. Визначення значимих коефіцієнтів;
- 8) Перевірка адекватності моделі рівняння оригіналу. При неадекватності – повертаємося на п.1, змінивши при цьому рівняння регресії;

Варіант:

220	-30	20	-30	45	-30	-15	$5,7+10,0 \cdot x_1+2,6 \cdot x_2+3,6 \cdot x_3+0,1 \cdot x_1 \cdot x_1+0,3 \cdot x_2 \cdot x_2+3,6 \cdot x_3 \cdot x_3+8,5 \cdot x_1 \cdot x_2+0,1 \cdot x_1 \cdot x_3+2,2 \cdot x_2 \cdot x_3+5,7 \cdot x_1 \cdot x_2 \cdot x_3$
-----	-----	----	-----	----	-----	-----	--

Роздруківка тексту програми:

```
import math
import random
from decimal import Decimal
from scipy.stats import f, t
import numpy
from itertools import compress
from functools import reduce

xmin = [-30, -30, -30]
xmax = [20, 45, -15]
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]]

x0 = [(xmax[_] + xmin[_])/2 for _ in range(3)]
dx = [xmax[_] - x0[_] for _ in range(3)]

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 equation_of_regression(x1, x2, x3, cef, importance=[] * 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(cef, factors_array),
importance)])

def func(x1, x2, x3):
    coeffs = [5.7, 10.0, 2.6, 3.6, 0.1, 0.3, 3.6, 8.5, 0.1, 2.2, 5.7]
    return equation_of_regression(x1, x2, x3, coeffs)

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 регресії: 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 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 => змінюємо значення m")
        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 за критерієм Ст'юдента: 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)
    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([equation_of_regression(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 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)

```

Роздруківка результатів виконання програми:

```

C:\Users\oleks\anaconda3\python.exe "D:/Практичні роботи/2 курс/4 семестр/МОПЕ/Лаб 6/Lab6.py"
Перевірка за критерієм Кохрена: m = 3, N = 15
Gr = 0.19689119170984454; 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    x23    x123    x1^2    x2^2    x3^2    y1    y2    y3
-30    -30    -30    +900    +900    +900    -27000    +900    +900    +900    -4    -5    +4
-30    -30    -15    +900    +450    +450    -13500    +900    +900    +225    +5    +5    +3
-30    +45    -30    -1350    +900    -1350    +40500    +900    +2025    +900    +1    +4    +0
-30    +45    -15    -1350    +450    -675    +20250    +900    +2025    +225    -1    +1    -4
+20    -30    -30    -600    +900    +900    +18000    +400    +900    +900    -3    +3    +4
+20    -30    -15    -600    -300    +450    +9000    +400    +900    +225    -5    -2    -2
+20    +45    -30    +900    -600    -1350    -27000    +400    +2025    +900    -4    -2    -5
+20    +45    -15    +900    -300    -675    -13500    +400    +2025    +225    -3    +1    -2
-48.25 +7.5    -22.5    -361.875 +1085.625 -168.75 +8142.188 +2328.062 +56.25 +506.25 +3    -2    -2
+38.25 +7.5    -22.5    +286.875 -860.625 -168.75 -6454.688 +1463.062 +56.25 +506.25 +0    +4    +3
-5.0    -57.375 -22.5    +286.875 +112.5    +1290.938 -6454.688 +25.0    +3291.891 +506.25 -4    +3    +4
-5.0    +72.375 -22.5    -361.875 +112.5    -1628.438 +8142.188 +25.0    +5238.141 +506.25 +1    +1    +4
-5.0    +7.5    -35.475 -37.5    +177.375 -266.062 +1330.312 +25.0    +56.25 +1258.476 +3    +3    +3
-5.0    +7.5    -9.525 -37.5    +47.625 -71.438 +357.188 +25.0    +56.25 +98.726 -5    +5    -1
-5.0    +7.5    -22.5    -37.5    +112.5    -168.75 +843.75 +25.0    +56.25 +506.25 +0    +0    -5

Рівняння регресії: y = +2.91 -0.13x1 -0.01x2 +0.47x3 +0.01x12 -0.01x13 +0.00x23 +0.00x123 +0.00x1^2 +0.00x2^2 +0.01x3^2

Перевірка за критерієм Стюдента: m = 3, N = 15
Оцінки коефіцієнтів rs: 2.915, -0.127, -0.008, 0.467, 0.006, -0.005, 0.0, 0.0, 0.001, 0.001, 0.012
Коефіцієнти ts: 8.18, 0.36, 0.02, 1.31, 0.02, 0.02, 0.00, 0.00, 0.00, 0.00, 0.03
f3 = 30; q = 0.05; tтабл = 2.0423
р0 важливий; р1 неважливий; р2 неважливий; р3 неважливий; р12 неважливий; р13 неважливий; р23 неважливий; р123 неважливий; р11 неважливий; р22 неважливий; р33 неважливий
Рівняння регресії: y = +2.91

```

Перевірка за критерієм Фішера: m = 3, N = 15 для таблиці y_table

Теоретичні значення Y для різних комбінацій факторів:

x1 = -30	x2 = -30	x3 = 900	: y = 0
x1 = -30	x2 = -15	x3 = 900	: y = 0
x1 = 45	x2 = -30	x3 = -1350	: y = 0
x1 = 45	x2 = -15	x3 = -1350	: y = 0
x1 = -30	x2 = -30	x3 = -600	: y = 0
x1 = -30	x2 = -15	x3 = -600	: y = 0
x1 = 45	x2 = -30	x3 = 900	: y = 0
x1 = 45	x2 = -15	x3 = 900	: y = 0
x1 = 7.5	x2 = -22.5	x3 = -361.875	: y = 0
x1 = 7.5	x2 = -22.5	x3 = 286.875	: y = 0
x1 = -57.375	x2 = -22.5	x3 = 286.875	: y = 0
x1 = 72.375	x2 = -22.5	x3 = -361.875	: y = 0
x1 = 7.5	x2 = -35.475	x3 = -37.5	: y = 0
x1 = 7.5	x2 = -9.525	x3 = -37.5	: y = 0
x1 = 7.5	x2 = -22.5	x3 = -37.5	: y = 0

Fp = 2.7937638786084373, Ft = 2.0374

Fp > Ft => модель неадекватна

Process finished with exit code 0

Висновки:

У ході виконання лабораторної роботи я провів повний трьохфакторний експеримент при використанні рівняння регресії з квадратичними членами. Закріпив отримані знання практичним їх використанням при написанні програми, що реалізує завдання лабораторної роботи. Мета лабораторної роботи досягнута.