

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 № 4

з дисципліни «МНД» на тему
«Проведення трьохфакторного експерименту при
використанні рівняння регресії з урахуванням ефекту
взаємодії»

ВИКОНАЛА:
студентка II курсу ФІОТ
групи ІВ-91
Сайко С. А.
Залікова – 9126
ПЕРЕВІРИВ:
ас. Регіда П. Г.

Мета: Провести повний трьохфакторний експеримент. Знайти рівняння регресії адекватне об'єкту.

Завдання на лабораторну роботу

1. Скласти матрицю планування для повного трьохфакторного експерименту.
2. Провести експеримент, повторивши N раз досліди у всіх точках факторного простору і знайти значення відгуку Y. Знайти значення Y шляхом моделювання випадкових чисел у певному діапазоні відповідно варіанту. Варіанти вибираються за номером в списку в журналі викладача.

$$y_{i \max} = 200 + x_{cp \max}$$

$$y_{i \min} = 200 + x_{cp \min}$$

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

3. Знайти коефіцієнти рівняння регресії і записати його.
4. Провести 3 статистичні перевірки – за критеріями Кохрена, Стюдента, Фішера.
5. Зробити висновки по адекватності регресії та значимості окремих коефіцієнтів і записати скореговане рівняння регресії.
6. Написати комп'ютерну програму, яка усе це моделює.

Варіант: 119

№ варіанта	X1		X2		X3	
	min	max	min	max	min	max
124	-30	0	-25	10	-25	-5

Лістинг програми:

```
import math
import numpy as np
from numpy import average, transpose
from numpy.linalg import solve
from prettytable import PrettyTable
from scipy.stats import f
from scipy.stats import t as t_criterium
from functools import partial
from random import randint

m, N, d = 3, 8, 8
gener_x = []
x1, x2, x3 = (-30, 0), (-25, 10), (-25, -5)
x_name = [x1, x2, x3]
for i in range(N):
    gener_x.append([])
    gener_x[i].append(randint(x1[0], x1[1]))
    gener_x[i].append(randint(x2[0], x2[1]))
    gener_x[i].append(randint(x3[0], x3[1]))

plan_matrix = []
for str ind in range(N):
```

```

plan_matrix.append([])
plan_matrix[str_ind].append(1)
for xi in gener_x[str_ind]:
    index = gener_x[str_ind].index(xi)
    x = x_name[index]
    if average([x[0], x[1]]) < xi:
        plan_matrix[str_ind].append(1)
    else:
        plan_matrix[str_ind].append(-1)
c = np.array(plan_matrix)
Tplan_matrix = c.T
# x0_factor = Tplan_matrix[0]
# x1_factor = Tplan_matrix[1]
# x2_factor = Tplan_matrix[2]
# x3_factor = Tplan_matrix[3]

x0_factor = [1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1]
x1_factor = [-1, -1, 1, 1, -1, -1, 1, 1]
x2_factor = [-1, 1, -1, 1, -1, 1, -1, 1]
x3_factor = [-1, 1, 1, -1, 1, -1, -1, 1]

x1x2_factor = [a * b for a, b in zip(x1_factor, x2_factor)]
x1x3_factor = [a * b for a, b in zip(x1_factor, x3_factor)]
x2x3_factor = [a * b for a, b in zip(x2_factor, x3_factor)]
x1x2x3_factor = [a * b * c for a, b, c in zip(x1_factor, x2_factor, x3_factor)]

x1_list = []
x2_list = []
x3_list = []
x1x2_list = []
x1x3_list = []
x2x3_list = []
x1x2x3_list = []
x_main_list = [x0_factor, x1_list, x2_list, x3_list, x1x2_list, x1x3_list,
x2x3_list, x1x2x3_list]
x_factor_list = [x0_factor, x1_factor, x2_factor, x3_factor, x1x2_factor,
x1x3_factor, x2x3_factor, x1x2x3_factor]

list_bi = []

F1 = m - 1
F2 = N
F3 = F1 * F2
F4 = N - d

x1, x2, x3 = (-30, 0), (-25, 10), (-25, -5)
x_tuple = (x1, x2, x3)
x_max_average = average([i[1] for i in x_tuple])
x_min_average = average([i[0] for i in x_tuple])
y_max = int(200 + x_max_average)
y_min = int(200 + x_min_average)
y_min_max = [y_min, y_max]
mat_Y = [[randint(y_min_max[0], y_min_max[1]) for _ in range(m)] for _ in range(N)]

def get_average_y():
    return [round(sum(mat_Y[k1]) / m, 3) for k1 in range(N)]

def get_dispersion():
    return [round(sum([(k1 - get_average_y()[j]) ** 2) for k1 in mat_Y[j]]) / m, 3)
for j in
    range(N)]

def fill_x_matrix():
    [x1_list.append(x1[0] if i == -1 else 1) for i in x1_factor]

```

```

[x2_list.append(x2[0 if i == -1 else 1]) for i in x2_factor]
[x3_list.append(x3[0 if i == -1 else 1]) for i in x3_factor]
[x1x2_list.append(a * b) for a, b in zip(x1_list, x2_list)]
[x1x3_list.append(a * b) for a, b in zip(x1_list, x3_list)]
[x2x3_list.append(a * b) for a, b in zip(x2_list, x3_list)]
[x1x2x3_list.append(a * b * c) for a, b, c in zip(x1_list, x2_list, x3_list)]

def cohren():
    q = 0.05
    Gp = max(get_dispersion()) / sum(get_dispersion())
    q1 = q / F1
    fisher_value = f.ppf(q=1 - q1, dfn=F2, dfd=(F1 - 1) * F2)
    Gt = fisher_value / (fisher_value + F1 - 1)
    return Gp < Gt

def fisher():
    fisher_teor = partial(f.ppf, q=0.05)
    Ft = fisher_teor(dfn=F4, dfd=F3)
    return Ft

fill_x_matrix()
dispersion = get_dispersion()
sum_dispersion = sum(dispersion)
y_average = get_average_y()

column_names1 = ["X0", "X1", "X2", "X3", "X1X2", "X1X3", "X2X3", "X1X2X3", "Y1",
"Y2", "Y3", "Y", "S^2"]
trans_y_mat = transpose(mat_Y).tolist()

list_for_solve_a = list(zip(*x_main_list))
list_for_solve_b = x_factor_list

for k in range(N):
    S = 0
    for i in range(N):
        S += (list_for_solve_b[k][i] * y_average[i]) / N
    list_bi.append(round(S, 5))

pt = PrettyTable()
cols = x_factor_list
[cols.extend(ls) for ls in [trans_y_mat, [y_average], [dispersion]]]
[pt.add_column(column_names1[coll_id], cols[coll_id]) for coll_id in range(13)]
print("Матриця планування")
print(pt, "\n")

pt = PrettyTable()
cols = x_main_list
[cols.extend(ls) for ls in [trans_y_mat, [y_average], [dispersion]]]
[pt.add_column(column_names1[coll_id], cols[coll_id]) for coll_id in range(13)]
print("Нормована матриця")
print(pt, "\n")
list_ai = [round(i, 5) for i in solve(list_for_solve_a, y_average)]
print("Критерій Кохрена")
if cohren():
    print("Дисперсія однорідна!\n")
    Dispersion_B = sum_dispersion / N
    Dispersion_beta = Dispersion_B / (m * N)
    S_beta = math.sqrt(abs(Dispersion_beta))
    beta_list = np.zeros(8).tolist()
    for i in range(N):
        beta_list[0] += (y_average[i] * x0_factor[i]) / N
        beta_list[1] += (y_average[i] * x1_factor[i]) / N

```

```

        beta_list[2] += (y_average[i] * x2_factor[i]) / N
        beta_list[3] += (y_average[i] * x3_factor[i]) / N
        beta_list[4] += (y_average[i] * x1x2_factor[i]) / N
        beta_list[5] += (y_average[i] * x1x3_factor[i]) / N
        beta_list[6] += (y_average[i] * x2x3_factor[i]) / N
        beta_list[7] += (y_average[i] * x1x2x3_factor[i]) / N
t_list = [abs(beta_list[i]) / S_beta for i in range(0, N)]
print("Критерій Стьюдента")
for i, j in enumerate(t_list):
    print(f't{i}={beta_list[i]}')
    if j < t_criterium.ppf(q=0.975, df=F3):
        beta_list[i] = 0
        d -= 1

print()
print('Рівняння регресії з коефіцієнтами від нормованих значень факторів')
print("y = {} + {}*x1 + {}*x2 + {}*x3 + {}*x1x2 + {}*x1x3 + {}*x2x3 +
{}*x1x2x3".format(*list_bi))
print('Рівняння регресії з коефіцієнтами від натуральних значень факторів')
print("y = {} + {}*x1 + {}*x2 + {}*x3 + {}*x1x2 + {}*x1x3 + {}*x2x3 +
{}*x1x2x3".format(*list_ai))
print()
Y_counted = [sum([beta_list[0], *[beta_list[i] * x_main_list[1:][j][i] for i in
range(N) ]])]
        for j in range(N)]
Dispersion_ad = 0
for i in range(len(Y_counted)):
    Dispersion_ad += (( y_average[i] -Y_counted[i]) ** 2) * m / (N - d)
Fp = Dispersion_ad / Dispersion_beta
Ft = fisher()
print("Критерій Фішера")
if 4.5 > Fp:
    print("Рівняння регресії адекватне!")
else:
    print("Рівняння регресії неадекватне.")
else:
    print("Дисперсія неоднорідна")

```

Результат виконання роботи:

Матриця планування													
X0	X1	X2	X3	X1X2	X1X3	X2X3	X1X2X3	Y1	Y2	Y3	Y	S^2	
1	-1	-1	-1	1	1	1	-1	189	187	200	192.0	32.667	
1	-1	1	1	-1	-1	1	-1	177	191	183	183.667	32.889	
1	1	-1	1	-1	1	-1	-1	197	195	200	197.333	4.222	
1	1	1	-1	1	-1	-1	-1	183	182	185	183.333	1.556	
1	-1	-1	1	1	-1	-1	1	200	177	192	189.667	90.889	
1	-1	1	-1	-1	1	-1	1	175	185	174	178.0	24.667	
1	1	-1	-1	-1	-1	1	1	183	178	173	178.0	16.667	
1	1	1	1	1	1	1	1	190	177	179	182.0	32.667	
Нормована матриця													
X0	X1	X2	X3	X1X2	X1X3	X2X3	X1X2X3	Y1	Y2	Y3	Y	S^2	
1	-30	-25	-25	750	750	625	-18750	189	187	200	192.0	32.667	
1	-30	10	-5	-300	150	-50	1500	177	191	183	183.667	32.889	
1	0	-25	-5	0	0	125	0	197	195	200	197.333	4.222	
1	0	10	-25	0	0	-250	0	183	182	185	183.333	1.556	
1	-30	-25	-5	750	150	125	-3750	200	177	192	189.667	90.889	
1	-30	10	-25	-300	750	-250	7500	175	185	174	178.0	24.667	
1	0	-25	-25	0	0	625	0	183	178	173	178.0	16.667	
1	0	10	-5	0	0	-50	0	190	177	179	182.0	32.667	
Критерій Кохрена													
Дисперсія однорідна!													
Критерій Стюдента													
t0=186.083375													
t1=2.583375													
t2=-1.3333750000000002													
t3=-0.0833750000000002													
t4=-0.8333750000000002													
t5=-0.5833750000000002													
t6=2.166875000000001													
t7=-1.0001250000000148													
Рівняння регресії з коефіцієнтами від нормованих значень факторів													
$y = 186.08337 + 2.58338 \cdot x_1 + -1.33338 \cdot x_2 + -0.08338 \cdot x_3 + -0.83338 \cdot x_1x_2 + -0.58338 \cdot x_1x_3 + 2.16688 \cdot x_2x_3 + -1.00013 \cdot x_1x_2x_3$													
Рівняння регресії з коефіцієнтами від натуральних значень факторів													
$y = 187.48807 + 0.04721 \cdot x_1 + -0.02381 \cdot x_2 + -0.01667 \cdot x_3 + -0.00889 \cdot x_1x_2 + -0.00675 \cdot x_1x_3 + 0.00667 \cdot x_2x_3 + -0.00038 \cdot x_1x_2x_3$													
Критерій Фішера													
Рівняння регресії неадекватне.													

Висновок:

Під час виконання лабораторної роботи було змодельовано трьохфакторний експеримент при використанні лінійного рівняння регресії та рівняння регресії з ефектом взаємодії, складено матрицю планування експерименту, було визначено коефіцієнти рівняння регресії(натуралізовані та

нормовані), виконано перевірку правильності розрахунку коефіцієнтів рівняння регресії. Також було проведено 3 статистичні перевірки(використання критеріїв Кохрена, Стюдента та Фішера). При виявленні неадекватності лінійного рівняння регресії оригіналу було застосовано ефект взаємодії факторів. Довірча ймовірність в даній роботі дорівнює 0.95, відповідно рівень значимості $q = 0.05$.