

Національний технічний університет України  
«Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського»  
Факультет інформатики та обчислювальної техніки  
Кафедра обчислювальної техніки

Методи наукових досліджень

Лабораторна робота №3

**«ПРОВЕДЕННЯ ТРЬОХФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З  
ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ»**

Виконав:

Студент групи ІВ-91

Хандельди О.Р.

Варіант 126

Перевірив:

Ас. Регіда П.Г.

Київ 2021 р.

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

## Завдання на лабораторну роботу:

### Завдання на лабораторну роботу

1. Скласти матрицю планування для дробового трьохфакторного експерименту. Провести експеримент в усіх точках факторного простору, повторивши N експериментів, де N – кількість експериментів (рядків матриці планування) в усіх точках факторного простору – знайти значення функції відгуку Y. Значення функції відгуку знайти у відповідності з варіантом діапазону, зазначеного далі (випадковим чином).

$$y_{\max} = 200 + x_{\text{ср max}};$$

$$y_{\min} = 200 + x_{\text{ср min}}$$

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

2. Знайти коефіцієнти лінійного рівняння регресії. Записати лінійне рівняння регресії.

3. Провести 3 статистичні перевірки.

4. Написати комп'ютерну програму, яка усе це виконує.

126	10	60	15	50	15	20
-----	----	----	----	----	----	----

### Лістинг програми:

```
from random import randint
from numpy.linalg import det
from functools import reduce

def Naturalize(MatrixOfPlan, MinMaxArr):
    result = []
    for i in MatrixOfPlan:
        result.append(MinMaxArr[1]) if i == 1 else result.append(MinMaxArr[0])
    return result

def main(m):
    x1 = [10, 60]
    x2 = [15, 50]
    x3 = [15, 20]
    print(f'x1_min = {x1[0]}, x1_max = {x1[1]}')
    print(f'x2_min = {x2[0]}, x2_max = {x2[1]}')
    print(f'x3_min = {x3[0]}, x3_max = {x3[1]}')

    plan1x0 = [1, 1, 1, 1]
    plan1x1 = [-1, -1, 1, 1]
    plan1x2 = [-1, 1, -1, 1]
    plan1x3 = [-1 * (plan1x1[i] * plan1x2[i]) for i in range(len(plan1x1))]
    print('x0:', plan1x0)
    print('x1:', plan1x1)
    print('x2:', plan1x2)
    print('x3:', plan1x3)
```

```

plan2x1 = Naturalize(plan1x1, x1)
plan2x2 = Naturalize(plan1x2, x2)
plan2x3 = Naturalize(plan1x3, x3)
print()
print('x1:', plan2x1)
print('x2:', plan2x2)
print('x3:', plan2x3)

x_avg_max = (max(plan2x1) + max(plan2x2) + max(plan2x3)) / 3
x_avg_min = (min(plan2x1) + min(plan2x2) + min(plan2x3)) / 3
print()
print(f'x_avg_max = {x_avg_max}')
print(f'x_avg_min = {x_avg_min}')

y_max = int(200 + x_avg_max)
y_min = int(200 + x_avg_min)
print()
print(f'y_max = {y_max}')
print(f'y_min = {y_min}')

y1 = [randint(y_min, y_max) for _ in range(4)]
y2 = [randint(y_min, y_max) for _ in range(4)]
y3 = [randint(y_min, y_max) for _ in range(4)]
print('y1:', y1)
print('y2:', y2)
print('y3:', y3)

y_avg_arr = [(y1[i] + y2[i] + y3[i]) / 3 for i in range(4)]
print('y average:', y_avg_arr)

mx1 = reduce(lambda a, b: a + b, plan2x1) / 4
mx2 = reduce(lambda a, b: a + b, plan2x2) / 4
mx3 = reduce(lambda a, b: a + b, plan2x3) / 4
my = reduce(lambda a, b: a + b, y_avg_arr) / 4
print()
print(f'mx1 = {mx1}')
print(f'mx2 = {mx2}')
print(f'mx3 = {mx3}')
print(f'my = {my}')

a1 = sum([plan2x1[i] * y_avg_arr[i] for i in range(4)]) / 4
a2 = sum([plan2x2[i] * y_avg_arr[i] for i in range(4)]) / 4
a3 = sum([plan2x3[i] * y_avg_arr[i] for i in range(4)]) / 4
print()
print(f'a1 = {a1}')
print(f'a2 = {a2}')
print(f'a3 = {a3}')

a11 = sum([i * i for i in plan2x1]) / 4
a22 = sum([i * i for i in plan2x2]) / 4
a33 = sum([i * i for i in plan2x3]) / 4
print(f'a11 = {a11}')
print(f'a22 = {a22}')
print(f'a33 = {a33}')

a12 = sum([plan2x1[i] * plan2x2[i] for i in range(4)]) / 4
a13 = sum([plan2x1[i] * plan2x3[i] for i in range(4)]) / 4
a23 = sum([plan2x2[i] * plan2x3[i] for i in range(4)]) / 4
a21 = a12
a31 = a13
a32 = a23
print(f'a12 = {a12}')

```

```

print(f'a13 = {a13}')
print(f'a23 = {a23}')
print(f'a21 = {a21}')
print(f'a31 = {a31}')
print(f'a32 = {a32}')

b0 = det([[my, mx1, mx2, mx3],
          [a1, a11, a12, a13],
          [a2, a21, a22, a23],
          [a3, a31, a32, a33]]) / det([[1, mx1, mx2, mx3],
                                         [mx1, a11, a12, a13],
                                         [mx2, a21, a22, a23],
                                         [mx3, a31, a32, a33]])

b1 = det([[1, my, mx2, mx3],
          [mx1, a1, a12, a13],
          [mx2, a2, a22, a23],
          [mx3, a3, a32, a33]]) / det([[1, mx1, mx2, mx3],
                                         [mx1, a11, a12, a13],
                                         [mx2, a21, a22, a23],
                                         [mx3, a31, a32, a33]])

b2 = det([[1, mx1, my, mx3],
          [mx1, a11, a1, a13],
          [mx2, a21, a2, a23],
          [mx3, a31, a3, a33]]) / det([[1, mx1, mx2, mx3],
                                         [mx1, a11, a12, a13],
                                         [mx2, a21, a22, a23],
                                         [mx3, a31, a32, a33]])

b3 = det([[1, mx1, mx2, my],
          [mx1, a11, a12, a1],
          [mx2, a21, a22, a2],
          [mx3, a31, a32, a3]]) / det([[1, mx1, mx2, mx3],
                                         [mx1, a11, a12, a13],
                                         [mx2, a21, a22, a23],
                                         [mx3, a31, a32, a33]])

print(f'y = {b0} + {b1}*x1 + {b2}*x2 + {b3}*x3')

for i in range(4):
    y = b0 + b1 * plan2x1[i] + b2 * plan2x2[i] + b3 * plan2x3[i]
    print('y =', y)

dispersion = (((y1[i] - y_avg_arr[i]) ** 2 + (y2[i] - y_avg_arr[i]) ** 2 + (y3[i] - y_avg_arr[i]) ** 2) / 3 for i in range(4))
print('dispersion:', dispersion)

gp = max(dispersion) / sum(dispersion)
print('Gp =', gp)

# Рівень значимості q = 0.05; f1 = m - 1 = 2; f2 = N = 4
# За таблицю GT = 0.7679
if gp < 0.7679:
    print('Дисперсія однорідна')
else:
    print('Дисперсія неоднорідна')

s2b = sum(dispersion) / 4
s2bs_avg = s2b/4*m
sb = s2bs_avg ** (1/2)

beta0 = sum([y_avg_arr[i] * plan1x0[i] for i in range(4)]) / 4
beta1 = sum([y_avg_arr[i] * plan1x1[i] for i in range(4)]) / 4
beta2 = sum([y_avg_arr[i] * plan1x2[i] for i in range(4)]) / 4

```

```

beta3 = sum([y_avg_arr[i] * plan1x3[i] for i in range(4)]) / 4

beta_arr = [beta0, beta1, beta2, beta3]
print('beta:', beta_arr)
t_arr = [abs(beta_arr[i])/sb for i in range(4)]
print('t:', t_arr)

# f3 = f1*f2 = 2*4 = 8
# 3 таблиці беремо значення 2.306
indexes = []
for i, v in enumerate(t_arr):
    if t_arr[i] > 2.306:
        indexes.append(i)
    else:
        print(f'Коефіцієнт b{i} = {v} приймаємо не значним')

b_list = [b0, b1, b2, b3]
print(f'y = b{indexes[0]}')

b_res = [b_list[indexes[0]] for _ in range(4)]
for i in b_res:
    print(f'y = {i}')

d = 1
s2_ad = m * sum([(y_avg_arr[i] - b_res[i])**2 for i in range(4)]) / 4 - d
fp = s2_ad/s2b
print(f'Fp = {fp}')

# F_T = 4.5
if fp > 4.5:
    print('Рівняння регресії неадекватно оригіналу при рівні значимості 0.05')
else:
    print('Рівняння регресії адекватно оригіналу при рівні значимості 0.05')

if __name__ == '__main__':
    main(m=5)

```

### Відповідь на контрольні питання:

- 1) Дробовий факторний експеримент – частина ПФЕ, який мінімізує число дослідів, за рахунок тієї інформації, яка не дуже істотна для побудови моделі.
- 2) Значення Кохрена використовують для перевірки однорідності дисперсії.
- 3) Критерій Стюдента перевіряє значущість коефіцієнтів рівняння.
- 4) Критерій Фішера використовують при перевірці отриманного рівняння регресії досліджуваному об'єкту.

# Результат виконання програми:

```
Lab3 -
"C:\Users\Alex Khandeldy\Anaconda3\python.exe" D:/MND2/MND_26_IV-91/Lab3/Lab3.py
x1_min = 10, x1_max = 60
x2_min = 15, x2_max = 50
x3_min = 15, x3_max = 20
x0: [1, 1, 1, 1]
x1: [-1, -1, 1, 1]
x2: [-1, 1, -1, 1]
x3: [-1, 1, 1, -1]

x1: [10, 10, 60, 60]
x2: [15, 50, 15, 50]
x3: [15, 20, 20, 15]

x_avg_max = 43.333333333333336
x_avg_min = 13.333333333333334

y_max = 243
y_min = 213
y1: [242, 235, 224, 236]
y2: [217, 216, 222, 223]
y3: [231, 240, 232, 240]
y average: [230.0, 230.33333333333334, 226.0, 233.0]

mx1 = 35.0
mx2 = 32.5
mx3 = 17.5
my = 229.83333333333334

a1 = 8035.833333333334
a2 = 7501.666666666667
a3 = 4017.916666666667
a11 = 1850.0
a22 = 1362.5

a33 = 312.5
a12 = 1137.5
a13 = 612.5
a23 = 568.75
a21 = 1137.5
a31 = 612.5
a32 = 568.75
y = 238.56190476190636 + -0.013333333333333313*x1 + 0.10476190476190601*x2 + -0.6666666666666659*x3
y = 230.00000000000162
y = 230.33333333333502
y = 226.00000000000162
y = 233.00000000000165
dispersion: [104.66666666666667, 106.8888888888887, 18.66666666666668, 52.666666666666664]
Gr = 0.3778476040848389
Дисперсія однорідна
beta: [229.83333333333334, -0.333333333333428, 1.833333333333357, -1.6666666666666643]
t: [24.44443817594562, 0.035452412147855425, 0.19498826681319956, 0.17726206073927184]
Коефіцієнт b1 = 0.035452412147855425 приймаємо не значним
Коефіцієнт b2 = 0.19498826681319956 приймаємо не значним
Коефіцієнт b3 = 0.17726206073927184 приймаємо не значним
y = b0
y = 238.56190476190636
y = 238.56190476190636
y = 238.56190476190636
y = 238.56190476190636
Fr = 5.814152652421936
Рівняння регресії неадекватно оригіналу при рівні значимості 0.05

Process finished with exit code 0
```