

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 №3

З дисципліни «Методи наукових досліджень»
з теми: “ПРОВЕДЕННЯ ТРЬОХФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З
ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ”

ВИКОНАВ:
Студент II курсу ФІОТ
Групи ІВ-91
Дерачиц Віталій Віталійович
Номер заліковки: 9109
Номер у списку: 9

ПЕРЕВІРИВ:
ас. Регіда П. Г.

Київ 2021 р.

Мета: провести дробовий трьохфакторний експеримент. Скласти матрицю планування, знайти коефіцієнти рівняння регресії, провести 3 статистичні перевірки.

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).

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

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

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

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

3. Провести 3 статистичні перевірки.

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

Завдання за варіантом:

109	-20	15	10	60	15	35
-----	-----	----	----	----	----	----

Програмний код

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

def naturalize(matrix_of_plan, min_max_arr):
    result = []
    for i in matrix_of_plan:
        result.append(min_max_arr[1]) if i == 1 else
    result.append(min_max_arr[0])
    return result

def main():
    x1 = [-20, 15]
    x2 = [10, 60]
    x3 = [15, 35]

    print("x1: ", x1)
    print("x2: ", x2)
    print("x3: ", x3)

    x0_plan_array = [1, 1, 1, 1]
    x1_plan_array = [-1, -1, 1, 1]
    x2_plan_array = [-1, 1, -1, 1]
    x3_plan_array = [-1 * (x1_plan_array[i] * x2_plan_array[i]) for i in
range(len(x1_plan_array))]
```

```

print("\nx0:", x0_plan_array)
print("x1:", x1_plan_array)
print("x2:", x2_plan_array)
print("x3:", x3_plan_array)

x1_plan_naturalized = naturalize(x1_plan_array, x1)
x2_plan_naturalized = naturalize(x2_plan_array, x2)
x3_plan_naturalized = naturalize(x3_plan_array, x3)

print('\nx1:', x1_plan_naturalized)
print('x2:', x2_plan_naturalized)
print('x3:', x3_plan_naturalized)

x_avg_max = (max(x1_plan_naturalized) + max(x2_plan_naturalized) +
max(x3_plan_naturalized)) / 3
x_avg_min = (min(x1_plan_naturalized) + min(x2_plan_naturalized) +
min(x3_plan_naturalized)) / 3

print("\nx_avg_max = ", x_avg_max)
print("x_avg_min = ", x_avg_min)

y_min = int(200 + x_avg_min)
y_max = int(200 + x_avg_max)

print("\ny_max = ", y_max)
print("y_min = ", y_min)

y1 = [randint(y_min, y_max) for i in range(4)]
y2 = [randint(y_min, y_max) for i in range(4)]
y3 = [randint(y_min, y_max) for i in range(4)]

print("\ny1:", y1)
print("y2:", y2)
print("y3:", y3)

y_avg_array = [(y1[i] + y2[i] + y3[i]) / 3 for i in range(4)]
print("\nAverage y: ", y_avg_array)

mx1 = reduce(lambda a, b: a + b, x1_plan_naturalized) / 4
mx2 = reduce(lambda a, b: a + b, x2_plan_naturalized) / 4
mx3 = reduce(lambda a, b: a + b, x3_plan_naturalized) / 4
my = reduce(lambda a, b: a + b, y_avg_array) / 4

print("\nmx1 = ", mx1)
print("mx2 = ", mx2)
print("mx3 = ", mx3)
print("my = ", my)

a1 = sum([x1_plan_naturalized[i] * y_avg_array[i] for i in range(4)]) / 4
a2 = sum([x2_plan_naturalized[i] * y_avg_array[i] for i in range(4)]) / 4
a3 = sum([x3_plan_naturalized[i] * y_avg_array[i] for i in range(4)]) / 4

a11 = sum([i * i for i in x1_plan_naturalized]) / 4
a22 = sum([i * i for i in x2_plan_naturalized]) / 4
a33 = sum([i * i for i in x3_plan_naturalized]) / 4

a12 = sum([x1_plan_naturalized[i] * x2_plan_naturalized[i] for i in
range(4)]) / 4
a13 = sum([x1_plan_naturalized[i] * x3_plan_naturalized[i] for i in
range(4)]) / 4
a23 = sum([x2_plan_naturalized[i] * x3_plan_naturalized[i] for i in
range(4)]) / 4

a21 = a12

```

```

a31 = a13
a32 = a23

print("\na1 = ", a1)
print("a2 = ", a2)
print("a3 = ", a3)

print("\na11 = ", a11)
print("a22 = ", a22)
print("a33 = ", a33)

print("\na12 = ", a12)
print("a13 = ", a13)
print("a23 = ", a23)

print("\na21 = ", a21)
print("a31 = ", a31)
print("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("\ny = b0 + b1*x1 + b2*x2 + b3*x3")
print(f"y = {b0} + {b1}*x1 + {b2}*x2 + b3*x3")

for i in range(4):
    y = b0 + b1 * x1_plan_naturalized[i] + b2 * x2_plan_naturalized[i] +
b3 * x3_plan_naturalized[i]

    dispersion = [(y1[i] - y_avg_array[i]) ** 2 + (y2[i] - y_avg_array[i])
** 2 + (y3[i] - y_avg_array[i]) ** 2) / 3
                  for i in
range(4)]

print("\ndispersion: ", dispersion)

gp = max(dispersion) / sum(dispersion)

```

```

print("\nКоефіцієнт Gr = ", gr)

m = 3
# f1=m-1=2, f2=N=4, q=0.05 => Gt=0.7679 за таблицею
if gr > 0.7679:
    print("\nДисперсія неоднорідна!")
    exit()

print("\nGr < 0.7679 => Дисперсія однорідна")

# ПЕРЕВІРКА ЗНАЧУЩОСТІ КОЕФІЦІЄНТІВ ЗА КРИТЕРІЄМ СТЬЮДЕНТА
s2b = sum(dispersion) / 4
s2bs_avg = s2b / (4 * m)
sb = s2bs_avg ** (1 / 2)

beta0 = sum([y_avg_array[i] * x0_plan_array[i] for i in range(4)]) / 4
beta1 = sum([y_avg_array[i] * x1_plan_array[i] for i in range(4)]) / 4
beta2 = sum([y_avg_array[i] * x2_plan_array[i] for i in range(4)]) / 4
beta3 = sum([y_avg_array[i] * x3_plan_array[i] for i in range(4)]) / 4

beta_array = [beta0, beta1, beta2, beta3]

print("\nbeta: ", beta_array)

t_array = [abs(beta_array[i]) / sb for i in range(4)]

print("\nt: ", t_array)
print()

# f3 = f1*f2 = 2*4 = 8 => за таблицею значення t-критерію = 2.306
d = 0
indexes = []
for i, v in enumerate(t_array):
    if t_array[i] > 2.306:
        indexes.append(i)
        d += 1
    else:
        print(f"Коефіцієнт b{i} = {v} є статистично незначущим і його слід виключити з рівняння регресії.")

b_array = [b0, b1, b2, b3]

b_result = [b_array[indexes[0]] for i in range(4)]

# ПЕРЕВІРКА АДЕКВАТНОСТІ ЗА КРИТЕРІЄМ ФІШЕРА
s2_ad = m * sum([(y_avg_array[i] - b_result[i]) ** 2 for i in range(4)]) / (4 - d)
fp = s2_ad / s2b

print("\nFp = ", fp)

# q = 0.05, f3 = f1*f2 = 8, f4 = N - d = 3 => Ft = 4.1
if fp < 4.1:
    print("Fp < Ft. "
          "Отримана математична модель з прийнятим рівнем статистичної значимості q адекватна оригіналу")
else:
    print("Fp > Ft. "
          "Отримана математична модель з прийнятим рівнем статистичної значимості q не адекватна оригіналу")

if __name__ == '__main__':
    main()

```

Результати роботи програми

```
C:\Users\derac\Anaconda3\python.exe C:/Users/derac/PycharmProjects/MND_lab3/main.py
x1:  [-20, 15]
x2:  [10, 60]
x3:  [15, 35]

x0:  [1, 1, 1, 1]
x1:  [-1, -1, 1, 1]
x2:  [-1, 1, -1, 1]
x3:  [-1, 1, 1, -1]

x1:  [-20, -20, 15, 15]
x2:  [10, 60, 10, 60]
x3:  [15, 35, 35, 15]

x_avg_max = 36.666666666666664
x_avg_min = 1.6666666666666667

y_max = 236
y_min = 201

y1:  [216, 229, 209, 226]
y2:  [230, 226, 201, 212]
y3:  [209, 222, 226, 230]

Average y:  [218.33333333333334, 225.66666666666666, 212.0, 222.66666666666666]

mx1 = -2.5
mx2 = 35.0
mx3 = 25.0
my = 219.66666666666666

a1 = -590.0
a2 = 7800.833333333334
a3 = 5483.333333333333

a11 = 312.5
a22 = 1850.0
a33 = 725.0

a12 = -87.5
a13 = -62.5
a23 = 875.0
```

```

a21 = -87.5
a31 = -62.5
a32 = 875.0

y = b0 + b1*x1 + b2*x2 + b3*x3
y = 215.11666666666594 + -0.1333333333333328*x1 + 0.1800000000000035*x2 + b3*x3

dispersion: [76.2222222222221, 8.22222222222223, 108.6666666666667, 59.5555555555555]

Коефіцієнт Gr = 0.4300791556728233

Gr < 0.7679 => Дисперсія однорідна

beta: [219.6666666666666, -2.333333333333357, 4.499999999999993, -0.833333333333357]

t: [95.7438314801051, 1.017005797209008, 1.9613683231887964, 0.363216356146075]

Коефіцієнт b1 = 1.017005797209008 є статистично незначущим і його слід виключити з рівняння регресії.
Коефіцієнт b2 = 1.9613683231887964 є статистично незначущим і його слід виключити з рівняння регресії.
Коефіцієнт b3 = 0.363216356146075 є статистично незначущим і його слід виключити з рівняння регресії.

Fr = 2.9820404573443042
Fr < Ft. Отримана математична модель з прийнятим рівнем статистичної значимості q адекватна оригіналу

Process finished with exit code 0

```

Контрольні запитання:

- 1. Що називається дробовим факторним експериментом?**
Дробовий факторний експеримент – частина ПФЕ, який мінімізує число дослідів, за рахунок тієї інформації, яка не дуже істотна для побудови моделі
- 2. Для чого потрібно розрахункове значення Кохрена?**
Значення Кохрена використовують для перевірки однорідності дисперсії
- 3. Для чого перевіряється критерій Стюдента?**
Критерій Стюдента перевіряє значущість коефіцієнтів рівняння
- 4. Чим визначається критерій Фішера і як його застосовувати?**
Критерій Фішера використовують при перевірці отриманого рівняння регресії досліджуваному об'єкту