Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут ім. Ігоря Сікорського» Факультет інформатики та обчислювальної техніки

ЛАБОРАТОРНА РОБОТА № 2

з дисципліни «Методи наукових досліджень» на тему «ПРОВЕДЕННЯ ДВОФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕТНУ З ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ»

ВИКОНАЛА:

студентка 2 курсу

групи IB-91

Яременко В.Д.

Залікова – 9132

ПЕРЕВІРИВ:

ас. Регіда П. Г.

Mema: провести двофакторний експеримент, перевірити однорідність дисперсії за критерієм Романовського, отримати коефіцієнти рівняння регресії, провести натуралізацію рівняння регресії.

Завдання:

- 1. Записати лінійне рівняння регресії.
- 2. Обрати тип двофакторного експерименту і скласти матрицю планування для нього з використанням додаткового нульового фактору (xo=1).
- 3. Провести експеримент в усіх точках повного факторного простору (знайти значення функції відгуку у). Значення функції відгуку задати випадковим чином у відповідності до варіанту у діапазоні $y_{min} \div y_{max}$

$$y_{max} = (30 - N_{\text{варіанту}}) \cdot 10,$$
$$y_{min} = (20 - N_{\text{варіанту}}) \cdot 10.$$

Варіанти обираються по номеру в списку в журналі викладача.

№ варіанту	\mathbf{x}_1		X_2	
	min	max	min	max
130	10	50	20	60

Програмний код:

```
import random, math, numpy as np
m = 6
y_max = (30 - 130) * 10 # -950
y_min = (20 - 130) * 10 # -1050
x_{min} = [10, 50]
x_{max} = [20, 60]
x0 = 1
line1 = [x_min[0], x_min[1]]
line2 = [x_min[0], x_max[1]]
line3 = [x_max[0], x_min[1]]
line4 = [x_max[0], x_max[1]]
matrix = [line1, line2, line3, line4]
# Функція знаходження середьного значення
def average(list_y):
    average = 0
    for y in list_y:
        average += y / len(list_y)
    return average
def homogeneity():
    def romanovskyi(dispertion):
        def fuv():
            f_uv = []
            f uv.append(dispertion[0] / dispertion[1])
```

```
f_uv.append(dispertion[2] / dispertion[0])
            f uv.append(dispertion[2] / dispertion[1])
            return f_uv
        def thetauv(f uv):
            theta_uv = []
            theta_uv.append((m - 2 / m) * f_uv[0])
            theta_uv.append((m - 2 / m) * f_uv[1])
            theta_uv.append((m - 2 / m) * f_uv[2])
            return theta_uv
        sigma = math.sqrt(2 / m * (2 * m - 2) / (m - 4))
        f_uv = fuv()
        theta_uv = thetauv(f_uv)
        r_uv1 = abs(theta_uv[0] - 1) / sigma
        r_uv2 = abs(theta_uv[1] - 1) / sigma
        r_uv3 = abs(theta_uv[2] - 1) / sigma
        if (r_uv1 < 2.16) and (r_uv2 < 2.16) and (r_uv3 < 2.16): return False
        else: return True
    def dispertion(list_y):
        average_y = average(list_y)
        dispertion = 0
        for y in list_y:
            dispertion += (y - average_y)**2 / len(list_y)
        return dispertion
    y1 = [random.randint(0, 100) + y_min for _ in range(m)]
    y2 = [random.randint(0, 100) + y_min for _ in range(m)]
    y3 = [random.randint(0, 100) + y_min for _ in range(m)]
    dispertion = [dispertion(y1), dispertion(y2), dispertion(y3)]
    error = romanovskyi(dispertion)
    if not error: print("Перевірку закічнено\nДисперсія однорідна\n")
        homogeneity()
        exit()
    for line in matrix:
        print(line)
точці: {у3}")
    print(f"\nСередні значення Y:\n{average(y1)}\n{average(y2)}\n{average(y3)}")
    print(f"\nДисперсія: {dispertion}")
    y = [y1, y2, y3]
    normalisation(y)
def normalisation(y):
    normalized_matrix = [[-1, -1], [-1, 1], [1, -1], [1, 1]]
    mx1 = (normalized matrix[0][0] + normalized matrix[1][0] +
normalized_matrix[2][0]) / 3
    mx2 = (normalized_matrix[0][1] + normalized_matrix[1][1] +
normalized_matrix[2][1]) / 3
    my = (average(y[0]) + average(y[1]) + average(y[2])) / 3
    a1 = (normalized_matrix[0][0]**2 + normalized_matrix[1][0]**2 +
normalized_matrix[2][0]**2) / 3
    a2 = (normalized matrix[0][0] * normalized matrix[0][1] + normalized matrix[1][0]
```

```
normalized_matrix[1][1] + normalized_matrix[2][0] * normalized_matrix[2][1]) / 3
    a3 = (normalized_matrix[0][1]**2 + normalized_matrix[1][1]**2 +
normalized_matrix[2][1]**2) / 3
    all = (normalized matrix[0][0] * average(y[0]) + normalized matrix[1][0] *
average(y[1]) + normalized_matrix[2][0] * average(y[2])) / 3
    a22 = (normalized_matrix[0][1] * average(y[0]) + normalized_matrix[1][1] *
average(y[1]) + normalized_matrix[2][1] * average(y[2])) / 3
    b0_numerator = np.array([[my, mx1, mx2],
                              [a11, a1, a2],
                               [a22, a2, a3]])
    b0_denominator = np.array([[1, mx1, mx2],
                                 [mx1, a1, a2],
                                 [mx2, a2, a3]])
    b0 = np.linalg.det(b0_numerator) / np.linalg.det(b0_denominator)
    b1_numerator = np.array([[1, my, mx2],
                               [mx1, a11, a2]
                               [mx2, a22, a3]])
    b1_denominator = np.array([[1, mx1, mx2],
                                 [mx1, a1, a2],
                                 [mx2, a2, a3]])
    b1 = np.linalg.det(b1_numerator) / np.linalg.det(b1_denominator)
    b2 numerator = np.array([[1, mx1, my],
                               [mx1, a1, a11],
                               [mx2, a2, a22]])
    b2_denominator = np.array([[1, mx1, mx2],
                                 [mx1, a1, a2],
                                 [mx2, a2, a3]])
    b2 = np.linalg.det(b2_numerator) / np.linalg.det(b2_denominator)
    delta_x1 = abs(x_max[0] - x_min[0]) / 2
    delta_x2 = abs(x_max[1] - x_min[1]) / 2
    x10 = (x_max[0] + x_min[0]) / 2
    x20 = (x_max[1] + x_min[1]) / 2
    a0 = b0 - b1 * (x10 / delta_x1) - b2 * (x20 / delta_x2)
    a1 = b1 / delta_x1
    a2 = b2 / delta_x2
    print("\nHopмaлiзoвaнa матриця")
    for line in normalized matrix:
        print(line)
    print(f'' \setminus b0 = \{b0\}; b1 = \{b1\}; b2 = \{b2\}'')
    print(f"Hopmobahe pibhahha perpeciï:\ny = \{\text{round}(b0, 3)\} + \{\text{round}(b1, 3)\}*x1 + \{\text{round}(b1, 3)\}
{round(b2, 3)}*x2")
    for i in range(3):
        print(f"{b0 + b1*normalized_matrix[i][0] + b2*normalized_matrix[i][1]}")
    print(f"\na0 = {a0}; a1 = {a1}; a2 = {a2}")
    print(f"Hatypanisobahe pibhahha perpeciï:ny = \{round(a0, 3)\} + \{round(a1, 3)\}*x1
  {round(a2, 3)}*x2")
```

```
# Перевірка
print("\nCepeдні значення натуралізованих Y:")
for i in range(3):
    print(f"{a0 + a1*matrix[i][0] + a2*matrix[i][1]}")
print("Значення збігаються зі значеннями Yj")
print("Отже, коефіцієнти рівняння регресії розраховані правильно")

# Виклик функції перевірки однорідності дисперсії
homogeneity()
```

Результат роботи програми:

```
Дисперсія: [427.25, 725.80555555555, 245.222222222223]
Нормалізована матриця
[-1, -1]
[-1, 1]
[1, -1]
[1, 1]
b0 = -1044.25000000000007; b1 = -8.083333333333584; b2 = -11.6666666666666782
Нормоване рівняння регресії:
y = -1044.25 + -8.083*x1 + -11.667*x2
Середні значення нормованих Y:
-1024.50000000000005
-1047.833333333334
-1040.666666666674
Значення збігаються зі значеннями Үј
a0 = -891.666666666653; a1 = -1.616666666667169; a2 = -2.333333333333356
Натуралізоване рівняння регресії:
y = -891.667 + -1.617*x1 + -2.333*x2
Середні значення натуралізованих Y:
-1024.50000000000002
-1047.833333333334
-1040.666666666674
Значення збігаються зі значеннями Үј
Отже, коефіцієнти рівняння регресії розраховані правильно
```

Висновок:

Під час виконання даної лабораторної роботи, провела двофакторний експеримент, перевірив однорідність дисперсії за критерієм Романовського, отримав коефіцієнти рівняння регресії, провів натуралізацію рівняння регресії. Зробивши перевірку я впевнилася в правильності коефіцієнтів Мета лабораторної роботи досягнута.

Відповіді на контрольні питання:

1. Що таке регресійні поліноми і де вони застосовуються?

Регресійні поліноми – це апроксимуючі поліноми, за допомогою яких ми можемо описати функцію. Застосовуються в теорії планування експерименту.

2. Визначення однорідності дисперсії.

Однорідність дисперсії означає, що серед усіх дисперсій немає такої, яка б значно перевищували інші.

3. Що називається повним факторним експериментом?

ПФЕ (Повний факторний експеримент) — називається такий експеримент, при реалізації якого визначається значення параметра оптимізації при всіх можливих поєднаннях рівнів варіювання факторів.