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 №2

з дисципліни « Методи оптимізації та планування » на тему

«Проведення двофакторного експерименту

з використанням лінійного рівняння регресії»

Виконав:

студент II курсу ФІОТ

групи IB - 92

Залога Андрій

Номер по списку: 8

Перевірив:

ас. Регіда П.Г.

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

Завдання на лабораторну роботу:

- 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 утіп ÷ утах
- 4. Перевірити однорідності дисперсії за критерієм Романовського
- 5. Знайти коефіцієнти нормованих рівнянь регресії і виконати перевірку (підставити значення нормованих факторів і коефіцієнтів у рівняння).
- 6. Провести натуралізацію рівняння регресії й виконати перевірку натуралізованого рівняння.
- 7. Написати комп'ютерну програму, яка все це виконує.

Варіант завдання:

208 -30 0 10 60)
-----------------	---

Роздруківка тексту програми:

```
import numpy as np
from prettytable import PrettyTable
import math
import sys
# 1 nyhkm
print("1.Запишемо лінійне рівняння регресії: \n y = b0 + b1 * x1 + b2 * x2")
print()
# 2-3 пункти
m = 5
x1 \min = -30
x1 max = 0
x2 min = 10
x2 max = 60
y min = 120
y_max = 220
y array = np.random.randint(y min, y max, size=(3, m))
table1 = PrettyTable()
```

```
table1.field_names = ["№", "X1", "X2", "Y1", "Y2", "Y3", "Y4", "Y5"]
table1.add rows([
    ['1', x1_min, x2_min, y_array[0][0], y_array[0][1], y_array[0][2], y_array[0][3],
y array[0][4]],
    ['2', x1_max, x2_min, y_array[1][0], y_array[1][1], y_array[1][2], y_array[1][3],
y array[1][4]],
    ['3', x1_min, x2_max, y_array[2][0], y_array[2][1], y_array[2][2], y_array[2][3],
y_array[2][4]]
print("2. Нормована матриця планування експерименту:")
print(table1)
print()
print("3.Знайдемо середнє значення функції відгуку в рядку та дисперсії по рядках:")
print()
y_{average} = [np.mean(y_{array}[0]), np.mean(y_{array}[1]), np.mean(y_{array}[2])]
deviation1 = [] # відхилення
deviation2 = []
deviation3 = []
for i in range(len(y_array[0])):
    deviation1.append((y_array[0][i] - y_average[0]) ** 2)
    deviation2.append((y_array[1][i] - y_average[1]) ** 2)
    deviation3.append((y_array[2][i] - y_average[2]) ** 2)
    i += 1
dispersion = [round(np.mean(deviation1), 2),
               round(np.mean(deviation2), 2),
               round(np.mean(deviation3), 2)]
table2 = PrettyTable()
table2.field_names = ["", "[0]", "[1]", "[2]"]
table2.add_row(["Y average", y_average[0], y_average[1], y_average[2]])
table2.add_row(["Dispersion", dispersion[0], dispersion[1], dispersion[2]])
print(table2)
print()
print("4.0бчислимо основне відхилення:")
deviation_main = round(math.sqrt((2 * (2 * m - 2)) / (m * (m - 4))), 3) print("Основне відхилення дорівнює ", deviation_main)
print()
print("5.Обчислимо Fuv, TETAuv, Ruv:")
f_uv = [round(dispersion[0] / dispersion[1], 3),
        round(dispersion[2] / dispersion[0], 3),
        round(dispersion[2] / dispersion[1], 3)]
teta_uv = [round((m - 2 / m) * f_uv[0], 3),
           round((m - 2 / m) * f_uv[1], 3),
           round((m - 2 / m) * f_uv[2], 3)]
r_uv = [round(abs(teta_uv[0] - 1) / deviation_main, 3),
        round(abs(teta_uv[1] - 1) / deviation_main, 3),
round(abs(teta_uv[2] - 1) / deviation_main, 3)]
table3 = PrettyTable()
table3.field_names = ["", "[0]", "[1]", "[2]"]
table3.add_row(["Fuv", f_uv[0], f_uv[1], f_uv[2]])
table3.add_row(["TETAuv", teta_uv[0], teta_uv[1], teta_uv[2]])
table3.add_row(["Ruv", r_uv[0], r_uv[1], r_uv[2]])
print(table3)
```

```
print()
print("6.Перевірка дисперсії на однорідність:")
r kr = 2.16 # для m=6 і довірчою ймовірністю p=0.9
for i in range(len(r uv)):
    if r_uv[i] > r_kr:
        print("Неоднорідна дисперсія, повторіть експеримент.")
        sys.exit()
print("Дисперсія однорідна, можна продовжити експеримент.")
print("7.Розрахунок нормованих коефіцієнтів рівняння регресії.")
xn = [[-1, -1], [1, -1], [-1, 1]]
mx1 = round((xn[0][0] + xn[1][0] + xn[2][0]) / 3, 4)
mx2 = round((xn[0][1] + xn[1][1] + xn[2][1]) / 3, 4)
my = round((y average[0] + y average[1] + y average[2]) / 3, 4)
a1 = round((xn[0][0] ** 2 + xn[1][0] ** 2 + xn[2][0] ** 2) / 3, 4)
a2 = round((xn[0][0] * xn[0][1] + xn[1][0] * xn[1][1] + xn[2][0] * xn[2][1]) / 3, 4)
a3 = round((xn[0][1] ** 2 + xn[1][1] ** 2 + xn[2][1] ** 2) / 3, 4)
a11 = round((xn[0][0] * y_average[0] + xn[1][0] * y_average[1] + xn[2][0] *
y_average[2]) / 3, 4)
a22 = round((xn[0][1] * y_average[0] + xn[1][1] * y_average[1] + xn[2][1] *
y_average[2]) / 3, 4)
matrix = [[1, mx1, mx2],
          [mx1, a1, a2],
          [mx2, a2, a3]]
vector = [my, a11, a22]
solution = np.linalg.solve(matrix, vector)
b0 = round(solution[0], 4)
b1 = round(solution[1], 4)
b2 = round(solution[2], 4)
table4 = PrettyTable()
table4.field_names = ["mx1", "mx2", "my", "a1", "a2", "a3", "a11", "a22", "b0", "b1",
"b2"]
table4.add_row([mx1, mx2, my, a1, a2, a3, a11, a22, b0, b1, b2])
print(table4)
print()
print("Отже, нормоване рівняння регресії:")
print("y = ", b0, " + (", b1, ") * x1 + (", b2, ") * x2")
y1_norm = round(b0 + b1 * xn[0][0] + b2 * xn[0][1], 1)
y2 norm = round(b0 + b1 * xn[1][0] + b2 * xn[1][1], 1)
y3_norm = round(b0 + b1 * xn[2][0] + b2 * xn[2][1], 1)
table5 = PrettyTable()
table5.field_names = ["Y1", "Y2", "Y3"]
table5.add_row([y1_norm, y2_norm, y3_norm])
print(table5)
if y1_norm == y_average[0] and y2_norm == y_average[1] and y3_norm == y_average[2]:
    print("Результати збігаються з середніми значеннями Y. \nOтже, коефіцієнти
нормованого рівняння регресії вірні.")
else:
    print("Результати не збіглись або округлення неправильно вплинуло на результат.")
print()
print("8.Проведемо натуралізацію коефіцієнтів:")
delta_x1 = abs(x1_max - x1_min) / 2
delta x2 = abs(x2 max - x2 min) / 2
x10 = (x1_max + x1_min) / 2
```

```
x20 = (x2_max + x2_min) / 2
aa0 = b0 - (b1 * x10 / delta_x1) - (b2 * x20 / delta_x2)
aa1 = b1 / delta x1
aa2 = b2 / delta_x2
table6 = PrettyTable()
table6.field_names = ["Delta X1", "Delta X2", "X10", "X20", "a0", "a1", "a2"]
table6.add_row([delta_x1, delta_x2, x10, x20, aa0, aa1, aa2])
print(table6)
print()
print("Запишемо натуралізоване рівняння регресії:")
print("y = ", aa0, "+ (", aa1, ") * x1 + )", aa2, ") * x2")
y1 natur = round(aa0 + aa1 * x1 min + aa2 * x2 min, 1)
y2_natur = round(aa0 + aa1 * x1_max + aa2 * x2_min, 1)
y3_natur = round(aa0 + aa1 * x1_min + aa2 * x2_max, 1)
table7 = PrettyTable()
table7.field_names = ["Y1", "Y2", "Y3"]
table7.add_row([y1_natur, y2_natur, y3_natur])
print(table7)
if y1_natur == y1_norm and y2_natur == y2_norm and y3_natur == y3_norm:
    print("Результат збігається з середніми значеннями. \nОтже, коефіцієнти
натуралізованого рівняння регресії вірні.")
    print("Результати не збіглись або округлення неправильно вплинуло на результат.")
```

Результати роботи програми:

1.Запишемо лінійне рівняння регресії:

$$y = b0 + b1 * x1 + b2 * x2$$

2. Нормована матриця планування експерименту:

Nº	X1	X2	I	Y1		Y2	I	Y 3	I	Y4	I	Y 5	I
1 2 3	-30 0 -30	10 10 60	 	140 146 158	 	169 125 128	 	149 204 139	 - -	195 182 141	2 1 1	204 122 173	

3.Знайдемо середнє значення функції відгуку в рядку та дисперсії по рядках:

4.0бчислимо основне відхилення:

Основне відхилення дорівнює 1.789

5.Обчислимо Fuv, TETAuv, Ruv:

!	Ī	[0]	Ī	[1]	I	[2]	Ī
+	 	0.599 2.755 0.981	 	0.403 1.854 0.477	 	0.241 1.109 0.061	

```
6.Перевірка дисперсії на однорідність:
Дисперсія однорідна, можна продовжити експеримент.
7. Розрахунок нормованих коефіцієнтів рівняння регресії.
+-----
| -0.3333 | -0.3333 | 158.3333 | 1.0 | -0.3333 | 1.0 | -54.4667 | -59.8 | 151.7938 | -7.8102 | -11.8103 |
Отже, нормоване рівняння регресії:
y = 151.7938 + (-7.8102) * x1 + (-11.8103) * x2
+----
| Y1 | Y2 | Y3 |
+----+
| 171.4 | 155.8 | 147.8 |
+----+
Результати збігаються з середніми значеннями Ү.
Отже, коефіцієнти нормованого рівняння регресії вірні.
8.Проведемо натуралізацію коефіцієнтів:
+-----
| Delta X1 | Delta X2 | X10 | X20 | a0 | a1 |
+----+
 15.0 | 25.0 | -15.0 | 35.0 | 160.51802 | -0.52068 | -0.472412 |
+----+
Запишемо натуралізоване рівняння регресії:
y = 160.51802 + (-0.52068) * x1 + (-0.472412) * x2
+----+
| Y1 | Y2 | Y3 |
+----+
| 171.4 | 155.8 | 147.8 |
+----+
Результат збігається з середніми значеннями.
Отже, коефіцієнти натуралізованого рівняння регресії вірні.
```

Відповіді на контрольні запитання:

1. Що таке регресійні поліноми і де вони застосовуються?

В теорії планування експерименту найважливішою частиною є оцінка результатів вимірів. При цьому використовують апроксимуючі поліноми, за допомогою яких ми можемо описати нашу функцію. В ТПЕ ці поліноми отримали спеціальну назву - регресійні поліноми, а їх знаходження та аналіз - регресійний аналіз.

2. Визначення однорідності дисперсії.

Обирають так названу «довірчу ймовірність» р — ймовірність, з якою вимагається підтвердити гіпотезу про однорідність дисперсій. У

відповідності до р і кількості дослідів m обирають з таблиці критичне значення критерію . Кожне експериментальне значення R_{uv} критерію Романовського порівнюється з $R_{\kappa p.}$ (значення критерію Романовського за різних довірчих ймовірностей р) і якщо для усіх кожне $R_{uv} < R_{\kappa p.}$, то гіпотеза про однорідність дисперсій підтверджується з ймовірністю р.

3. Що називається повним факторним експериментом?

Для знаходження коефіцієнтів у лінійному рівнянні регресії застосовують повний факторний експеримент (ПФЕ). Якщо в багатофакторному експерименті використані всі можливі комбінації рівнів факторів, то такий експеримент називається повним факторним експериментом.

Висновки:

Під час виконання даної роботи я змоделював двофакторний експеримент, перевірив однорідність дисперсії за критерієм Романовського, отримав коефіцієнти рівняння регресії та провів натуралізацію рівняння регресії.