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

Методи оптимізації та планування експерименту

Лабораторна робота №2

«ПРОВЕДЕННЯ ДВОФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ»

Виконала: студентка групи IO-92 Шолотюк Ганна Сергіївна Номер залікової книжки № 9229 Номер у списку — 21

Перевірив: Регіда Павло Геннадійович **Мета:** 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

```
ymax = (30 - Nваріанту)*10,
ymin = (20 - Nваріанту)*10.
```

221 10	40	10	60
--------	----	----	----

Код програми:

```
from random import randint
import math
import numpy as np
from prettytable import PrettyTable
N \text{ var} = 21
Y \max = (30 - N \text{ var}) * 10
Y \min = (20 - N \text{ var}) * 10
X1 \min = 10
X1 \text{ max} = 40
X2 \min = 10
X2 \text{ max} = 60
N = 5
matrix = []
# Значення критерію Романовського за різних довірчих ймовірностей р кількостях
дослідів т
p list = (0.99, 0.98, 0.95, 0.90)
\overline{\text{rkr}} table = {2: (1.73, 1.72, 1.71, 1.69),
              6: (2.16, 2.13, 2.10, 2.00),
              8: (2.43, 4.37, 2.27, 2.17),
              10: (2.62, 2.54, 2.41, 2.29),
              12: (2.75, 2.66, 2.52, 2.39),
              15: (2.9, 2.8, 2.64, 2.49),
              20: (3.08, 2.96, 2.78, 2.62)}
# Заповнимо матрицю планування для m=5
matrix = [[randint(Y min, Y max) for n in range(N)] for k in range(3)]
x \text{ norm} = [[-1, 1, -1], [-1, -1, 1]]
print("Дано: Y_max = {} Y_min = {} X1_min = {} X1_max = {} X2_min = {} X2_max
```

```
= {}".format(Y max, Y min, X1 min,
X1 max, X2 min, X2 max))
print("Матриця планування для m = \{\}".format(N))
# ---Перевірка однорідності дисперсії за критерієм Романовського---
# 1.Знайдемо середнє значення функції відгуку в рядку:
average Y1 = sum(matrix[0][j] for j in range(N)) / N
average Y2 = sum(matrix[1][j] for j in range(N)) / N
average Y3 = sum(matrix[2][j] for j in range(N)) / N
# 2.Знайдемо дисперсії по рядках:
D Y1 = sum([(j - average Y1) ** 2 for j in matrix[0]]) / N
D_Y2 = sum([(j - average_Y2) ** 2 for j in matrix[1]]) / N
D_Y3 = sum([(j - average_Y3) ** 2 for j in matrix[2]]) / N
# 3.Обчислимо основне відхилення:
main deviation = math.sqrt((2 * (2 * N - 2)) / (N * (N - 4)))
# 4.Обчислимо Fuv:
Fuv 1 = D Y1 / D Y2
Fuv^2 = D^3 / D^{11}
Fuv 3 = D Y3 / D Y2
# 4.Обчислимо ТЕТАиv:
TETAuv 1 = ((N - 2) / N) * Fuv 1
TETAuv 2 = ((N - 2) / N) * Fuv 2
TETAuv 3 = ((N - 2) / N) * Fuv 3
# 6.Обчислимо Ruv:
Ruv 1 = abs(TETAuv 1 - 1) / main deviation
Ruv_2 = abs(TETAuv_2 - 1) / main_deviation
Ruv 3 = abs(TETAuv 3 - 1) / main deviation
# ---Перевірка однорідності дисперсії за критерієм Романовського---
m = min(rkr table, key=lambda x: abs(x - N))
p = 0
for ruv in (Ruv 1, Ruv 2, Ruv 3):
    if ruv > rkr_table[m][0]:
        print(f'\n Дисперсія неоднорідна! Змінимо m=\{N\} to m=\{N+1\}\n')
        N += 1
for rkr in range(len(rkr table[m])):
    if ruv < rkr table[m][rkr]:</pre>
        p = rkr
temp = rkr table[m][p]
p2 = p list[p]
item table = temp
for i in range(3):
    matrix[i].append(randint(Y min, Y max))
# Розрахуємо нормованих коефіцієнтів рівняння регресії.
mx1 = sum(x norm[0]) / 3
mx2 = sum(x norm[1]) / 3
my = (average Y1 + average Y2 + average Y3) / 3
a1 = sum([i ** 2 for i in x norm[0]]) / 3
a2 = sum(x_norm[0][i] * x_norm[1][i] for i in range(3)) / 3
a3 = sum([i ** 2 for i in x norm[1]]) / 3
a11 = (x norm[0][0] * average Y1 + x norm[0][1] * average Y2 + x norm[0][2] *
average Y3) / 3
a22 = (x norm[1][0] * average Y1 + x norm[1][1] * average Y2 + x norm[1][2] *
average Y3) / 3
B0 = np.linalg.det(
```

```
[[my, mx1, mx2], [a11, a1, a2], [a22, a2, a3]]) / (np.linalg.det([[1, mx1,
mx2], [mx1, a1, a2], [mx2, a2, a3]]))
B1 = np.linalg.det(
       [[1, my, mx2], [mx1, a11, a2], [mx2, a22, a3]]) / (np.linalg.det([[1, mx1,
mx2], [mx1, a1, a2], [mx2, a2, a3]]))
B2 = np.linalg.det(
       [[1, mx1, my], [mx1, a1, a11], [mx2, a2, a22]]) / (np.linalg.det([[1, mx1, a2, a22]])) / (np.linalg.det([[1, mx1, a2, a2]])) / (np.linalg.det([[1, mx2, a2, a2]])) / (np.linalg.det([[
mx2], [mx1, a1, a2], [mx2, a2, a3]]))
# Проводимо натуралізацію коефіцієнтів:
delta x1 = math.fabs(X1 max - X1 min) / 2
delta x2 = math.fabs(X2 max - X2 min) / 2
x10 = (X1 max + X1 min) / 2
x20 = (X2_max + X2_min) / 2
a2 \ 0 = B0 - (B1 * (x10 / delta x1)) - (B2 * (x20 / delta x2))
a2_1 = B1 / delta x1
a2 2 = B2 / delta x2
table 1 = PrettyTable()
table 1.add column("X1", x norm[0])
table 1.add column("X2", x norm[1])
table 1.add column("Y1", [matrix[i][0] for i in range(3)])
table 1.add column("Y2", [matrix[i][1] for i in range(3)])
table 1.add column("Y3", [matrix[i][2] for i in range(3)])
table 1.add column("Y4", [matrix[i][3] for i in range(3)])
table_1.add_column("Y5", [matrix[i][4] for i in range(3)])
print(table 1)
print("1) Перевірка однорідності дисперсії за критерієм Романовського:")
       "1. Середнє значення функції відгуку в рядку: Y1 = {} Y2 = {} Y3 =
{}".format(average Y1, average Y2, average Y3))
print("2. Значення дисперсії по рядках: \sigma^2(Y1) = \{\} \sigma^2(Y2) = \{\} \sigma^2(Y3) =
{}".format("%.2f" % D Y1, "%.2f" % D Y2,
"%.2f" % D_Y3))
print("3. Основне відхилення σθ: {}".format("%.2f" % main deviation))
print("4. Обчислюемо Fuv: Fuv 1 = {} Fuv 2 = {} Fuv 3 = {}".format("%.2f" %
Fuv 1, "%.2f" % Fuv 2, "%.2f" % Fuv 3))
print("5. Обчислюемо диv: д uv1 = {} д uv2 = {} д uv3 = {}".format("%.2f" %
TETAuv 1, "%.2f" % TETAuv 2,
                                                                                                                       "%.2f" %
TETAuv 3))
print("6. Обчислюемо Ruv: Ruv 1 = {} Ruv 2 = {} Ruv 3 = {}".format("%.2f" %
Ruv 1, "%.2f" % Ruv 2, "%.2f" % Ruv 3))
print("Ruv1 = {} < Rkp = {}".format("%.2f" % Ruv 1, item table))
print("Ruv2 = {} < Rkp = {}".format("%.2f" % Ruv 2, item table))</pre>
print("Ruv3 = {} < Rkp = {}".format("%.2f" % Ruv_3, item_table))</pre>
print("Однорідність дисперсій підтверджується з ймовірністю p = \{\} !".format(p2))
print("2) Розрахунок нормованих коефіцієнтів рівняння регресії:")
print("mx1 = {} mx2 = {} my = {}".format("%.2f" % mx1, "%.2f" % mx2, "%.2f" %
print("a1 = {} a2 = {} ".format("%.2f" % a1, "%.2f" % a2, "%.2f" % a3))
                                                 => B0 = {} B1 = {} B2 = {}".format("%.2f" % a11,
print("a11 = {} a22 = {}
"%.2f" % a22, "%.2f" % B0,
                                                                                                                         "%.2f" % B1,
"%.2f" % B2))
print("Hopmobahe pibhahha perpecii : y = {} + ({})*x1 + ({})*x2 ".format("%.2f" %
B0, "%.2f" % B1, "%.2f" % B2))
print("B0 - B1 - B2 = {} = Y1 = {}".format("%.2f" % (B0 - B1 - B2), average Y1))
print("B0 + B1 - B2 = {} = Y2 = {}".format("%.2f" % (B0 + B1 - B2), average Y2))
print("B0 - B1 + B2 = {} = Y3 = {}".format("%.2f" % (B0 - B1 + B2), average_Y3))
```

```
print("Результати збігається з середніми значеннями Yj !")
print("3) Натуралізація коефіцієнтів")
print("\Delta x1 = \{\} \Delta x2 = \{\} X10 = \{\}".format(delta x1, delta x2, x10,
print("a0 = {} a1 = {} a2 = {}".format("%.2f" % a2 0, "%.2f" % a2 1, "%.2f" %
a2 2))
print(
    "Натуралізоване рівняння регресії: y = {} + ({})*x1 + ({})*x2 ".format("%.2f" %
a2 0, "%.2f" % a2 1, "%.2f" % a2 2))
print("Перевірка по рядках:")
print("a2 0 + a2 1*X1 min + a2 2*X2 min = {} = Y1 = {}".format("%.2f" % (a2 0 +
a2 1 * X1 min + a2 2 * X2 min),
                                                                average Y1))
print("a2 0 + a2 1*X1 max + a2 2*X2 min = {} = Y2 = {}".format("%.2f" % (a2 0 +
a2 1 * X1 max + a2 2 * X2 min),
                                                                average Y2))
print("a2 0 + a2 1*X1 min + a2 2*X2 max = {} = Y3 = {}".format("%.2f" % (a2 0 +
a2 1 * X1 min + a2 2 * X2 max),
                                                                average Y3))
print("Отже, коефіцієнти натуралізованого рівняння регресії обчислені правильно")
```

Результати тестування:

```
Дано: Y_max = 90 Y_min = -10 X1_min = 10 X1_max = 40 X2_min = 10 X2_max = 60
Матриця планування для m = 5
+---+
| X1 | X2 | Y1 | Y2 | Y3 | Y4 | Y5 |
+---+
| -1 | -1 | 68 | 81 | 73 | 54 | 15 |
| 1 | -1 | 54 | 18 | 74 | 53 | 11 |
| -1 | 1 | 20 | -1 | 80 | -5 | 67 |
+---+
1) Перевірка однорідності дисперсії за критерієм Романовського:
1. Середнє значення функції відгуку в рядку: Y1 = 58.2 Y2 = 42.0 Y3 = 32.2
2. Значення дисперсії по рядках: \sigma^2(Y1) = 543.76 \sigma^2(Y2) = 565.20 \sigma^2(Y3) = 1226.16
3. Основне відхилення σθ: 1.79
4. Обчислюємо Fuv: Fuv_1 = 0.96 Fuv_2 = 2.25 Fuv_3 = 2.17
5. Обчислюємо \thetauv: \theta_uv1 = 0.58 \theta_uv2 = 1.35 \theta_uv3 = 1.30
6. Обчислюємо Ruv: Ruv_1 = 0.24 Ruv_2 = 0.20 Ruv_3 = 0.17
Ruv1 = 0.24 < Rkp = 2.0
Ruv2 = 0.20 < Rkp = 2.0
Ruv3 = 0.17 < Rkp = 2.0
Однорідність дисперсій підтверджується з ймовірністю р = 0.9 !
```

```
2) Розрахунок нормованих коефіцієнтів рівняння регресії:
mx1 = -0.33 mx2 = -0.33 my = 44.13
a1 = 1.00 a2 = -0.33 a3 = 1.00
a11 = -16.13 a22 = -22.67 => B0 = 37.10 B1 = -8.10 B2 = -13.00
Нормоване рівняння регресії : y = 37.10 + (-8.10)*x1 + (-13.00)*x2
BO - B1 - B2 = 58.20 = Y1 = 58.2
B0 + B1 - B2 = 42.00 = Y2 = 42.0
B0 - B1 + B2 = 32.20 = Y3 = 32.2
Результати збігається з середніми значеннями Үј !
3) Натуралізація коефіцієнтів
\Delta x1 = 15.0 \Delta x2 = 25.0 X10 = 25.0 X20 = 35.0
a0 = 68.80 a1 = -0.54 a2 = -0.52
Натуралізоване рівняння регресії: y = 68.80 + (-0.54)*x1 + (-0.52)*x2
Перевірка по рядках:
a2_0 + a2_1*X1_min + a2_2*X2_min = 58.20 = Y1 = 58.2
a2_0 + a2_1*X1_max + a2_2*X2_min = 42.00 = Y2 = 42.0
a2_0 + a2_1*X1_min + a2_2*X2_max = 32.20 = Y3 = 32.2
Отже, коефіцієнти натуралізованого рівняння регресії вірні
```

Відповіді на контрольні питання:

1. Регресійні поліноми та їх застосування

Регресійні поліноми використовують в теорії планування експерименту для оцінки результатів вимірів. З їх допомогою також можна описати функцію для подальшого аналізу.

Поліноміальна регресія ϵ однією з форм регресійного аналізу в якому залежність між незалежною змінною x і залежною змінною y моделюється як поліном від x ступеню n.

- **2.** Дисперсії реалізацій (вимірювань функції відгуку) $\sigma^2_{\mathbf{j}}$ ($\mathbf{j}=\overline{1,N}$) для нормально розподіленої випадкової величини однакові для усіх комбінації, тобто не залежать від абсолют-ного значення функції відгуку для кожної комбінації. Ця властивість нормально розподі-леної випадкової величини має назву однорідність дисперсії.
- **3.** Повний факторний експеримент це такий факторний експеримент, коли використовуються усі можливі комбінації рівнів факторів, при ПФЕ кількість комбінацій $N_n = r^k$. Матриця планування повного факторного експерименту для одного фактору (k=1) використовує два рівня факторів (r=2), кодовані значення яких -1 та +1; кількість комбінацій дві ($N_n = 2^1 = 2$).

Висновки:

В ході виконання лабораторної роботи було проведено двофакторний експеримент з використанням лінійного рівняння регресії. Також було перевірено однорідність дисперсії за критерієм Романовського, отримано коефіцієнти рівняння регресії та проведено натуралізацію рівняння регресії. Отримані теоретичні знання закріплено практичними, а саме: написано програму, що реалізує дане завдання лабораторної роботи. Успішне виконання програми продемонстровано скріншотами тестування, тобто, кінцеву мету досягнуто.