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

Методи наукових досліджень Лабораторна робота № 5 «Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з урахуванням квадратичних членів (центральний ортогональний композиційний план)»

Виконав: студент групи IB-93 Манчук М.В. **Мета:** Провести трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів, використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайти рівняння регресії, яке буде адекватним для опису об'єкту.

Завдання на лабораторну роботу

- 1. Взяти рівняння з урахуванням квадратичних членів.
- 2. Скласти матрицю планування для ОЦКП
- Провести експеримент у всіх точках факторного простору (знайти значення функції відгуку Y). Значення функції відгуку знайти у відповідності з варіантом діапазону, зазначеного далі. Варіанти вибираються по номеру в списку в журналі виклалача.

$$\begin{split} y_{\textit{imax}} &= 200 + x_{\textit{cpmax}} \\ y_{\textit{imin}} &= 200 + x_{\textit{cpmin}} \end{split}$$
 где $x_{\textit{cpmax}} = \frac{x_{1\max} + x_{2\max} + x_{3\max}}{3}$, $x_{\textit{cpmin}} = \frac{x_{1\min} + x_{2\min} + x_{3\min}}{3}$

- 4. Розрахувати коефіцієнти рівняння регресії і записати його.
- 5. Провести 3 статистичні перевірки.

315	-8	9	-8	6	-5	6
-----	----	---	----	---	----	---

Код програми:

```
import random
  import numpy as np
  import scipy.stats
  from sklearn <mark>import</mark> linear_model
 x1_min = -8
 x1_max = 9
 x2_{min} = -8
 x2_max = 6
x3_min = -5
x3 max = 6
 y_{min} = 200 + (x1_{min} + x2_{min} + x3_{min}) / 3
y_{max} = 200 + (x1_{max} + x2_{max} + x3_{max}) / 3
n = 15
x1_n = (-1, -1, -1, -1, 1, 1, 1, 1, -1.215, 1.215, 0, 0, 0, 0, 0)
x2_n = (-1, -1, 1, 1, -1, -1, 1, 1, 0, 0, -1.215, 1.215, 0, 0, 0)
x3_n = (-1, 1, -1, 1, -1, 1, -1, 1, 0, 0, 0, 0, -1.215, 1.215, 0)
x1x2_n = [x1_n[i] * x2_n[i] for i in range(n)]
x1x3_n = [x1_n[i] * x3_n[i] for i in range(n)]
x2x3_n = [x2_n[i] * x3_n[i] for i in range(n)]
x1x2x3_n = [x1_n[i] * x2_n[i] * x3_n[i] for i in range(n)]
x1_squared_n = [x1_n[i] ** 2 for i in range(n)]
x2_squared_n = [x2_n[i] ** 2 for i in range(n)]
x3_squared_n = [x3_n[i] ** 2 for i in range(n)]
 def value(x_max, x_min, 1):
            x0 = (x_max + x_min) / 2
            delta_x = x_max - x0
            return 1 * delta_x + x0
x1 = (
            x1_min, x1_min, x1_min, x1_min, x1_max, x1_max, x1_max, x1_max, value(x1_max, x1_min, -
1.215),
            value(x1_max, x1_min, 1.215), (x1_max + x1_min) / 2, (x1_max + x1_
 x1_min) / 2,
            (x1_max + x1_min) / 2, (x1_max + x1_min) / 2)
x2 = (x2_min, x2_min, x2_max, x2_max, x2_min, x2_min, x2_max, x2_max, (x2_max + x2_min) / 2,
(x2 max + x2 min) / 2
```

```
value(x2_max, x2_min, -1.215), value(x2_max, x2_min, 1.215), (x2_max + x2_min) / 2,
 (x2 max + x2 min) / 2
             (x2 max + x2 min) / 2)
x3 = (x3_{min}, x3_{max}, x3_{min}, x3_{max}, x3_{min}, x3_{max}, x3_{min}, x3_{max}, (x3_{max} + x3_{min}) / 2,
(x3_max + x3_min) / 2,
             (x3_max + x3_min) / 2, (x3_max + x3_min) / 2, value(x3_max, x3_min, -1.215),
value(x3_max, x3_min, 1.215),
             (x3_max + x3_min) / 2)
x1x2 = [x1[i] * x2[i] for i in range(n)]
x1x3 = [x1[i] * x3[i] for i in range(n)]
x2x3 = [x2[i] * x3[i] for i in range(n)]
x1x2x3 = [x1[i] * x2[i] * x3[i] for i in range(n)]
x1_squared = [x1[i] ** 2 for i in range(n)]
x2_squared = [x2[i] ** 2 for i in range(n)]
x3_squared = [x3[i] ** 2 for i in range(n)]
 def experiment(m):
         y = [[random.uniform(y_min, y_max) for _ in range(m)] for _ in range(n)]
        y_response = ([round(sum(y[j][i] for i in range(m)) / m, 3) for j in range(n)])
        print('Середні значення функції відгуку:\n{0}'.format(y_response))
        b = list(zip(x0_n, x1_n, x2_n, x3_n, x1x2_n, x1x3_n, x2x3_n, x1x2x3_n, x1_squared_n, x1_squared_n,
x2_squared_n, x3_squared_n))
        skm = linear_model.LinearRegression(fit_intercept=False)
         skm.fit(b, y_response)
        b = skm.coef_
        b = [round(i, 3) for i in b]
        print('\nOтримане рiвняння регресiї:\ny = \{0\} + \{1\}*x1 + \{2\}*x2 + \{3\}*x3 + \{4\}*x1*x2 +
 {5}*x1*x3 + {6}*x2*x3 + '
                      \{7\} \times 1 \times 2 \times 3 + \{8\} \times 1^2 + \{9\} \times 2^2 + \{10\} \times 3^2 \cdot n'.format(round(b[0], 3), 1\}
 round(b[1], 3), round(b[2], 3),
                                                                                                                                                 round(b[3], 3),
 round(b[4], 3), round(b[5], 3),
                                                                                                                                                 round(b[6], 3),
                                                                                                                                                 round(b[7], 3),
round(b[8], 3), round(b[9], 3),
                                                                                                                                                 round(b[10], 3)))
         dispersions = [sum([(y[j][i] - y_response[j]) ** 2 for i in range(m)]) / m for j in
range(n)]
        gp = max(dispersions) / sum(dispersions)
         f1 = m - 1
         f2 = n
         if 11 <= f1 <= 16:
                 f1 = 11
         if 17 <= f1 <= 136:
                 f1 = 17
         if f1 > 136:
                 f1 = 137
         gt = {1: 0.9065, 2: 0.7679, 3: 0.6841, 4: 0.6287, 5: 0.5892, 6: 0.5598, 7: 0.5365, 8:
0.5365, 9: 0.5017, 10: 0.4884,
                     11: 0.4366, 17: 0.3720, 137: 0.2500}
         if gp > gt[f1]:
                  i = input('Дисперсія неоднорідна. Якщо ви хочете повторити експериметн при m = m + 1 =
 {}, введіть 1: \п
                                       .format(m + 1))
                  if i == '1':
                          experiment(m + 1)
                          m += 1
                 print('Дисперсія однорідна.\n')
```

```
s b = sum(dispersions) / n
        s = np.sqrt(s_b / (n * m))
        t = [abs(b[i]) / s for i in range(11)]
        f3 = f1 * f2
        d = 0
        for i in range(11):
            if t[i] < scipy.stats.t.ppf(q=0.975, df=f3):</pre>
                 print('Коефіцієнт рівняння регресії b{0} приймаємо незначним при рівні
значимості 0.05'.format(i))
                b[i] = 0
                d += 1
        f4 = n - d
        s_ad = (m * sum([(b[0] + b[1] * x1_n[i] + b[2] * x2_n[i] + b[3] * x3_n[i] + b[4] *
x1_n[i] * x2_n[i] + b[5]
                           x1_n[i] * x3_n[i] + b[6] * x2_n[i] * x3_n[i] + b[7] * x1_n[i] *
x2_n[i] * x3_n[i] -
                           y_response[i]) ** 2 for i in range(n)]) / f4)
        f_p = s_ad / s_b
        if f_p > scipy.stats.f.ppf(q=0.95, dfn=f4, dfd=f3):
            print('\nРівняння регресії неадекватно '
'оригіналу при рівні значимості 0.05')
            print('\nРівняння регресії адекватно '
                   'оригіналу при рівні значимості 0.05')
experiment(3)
```

Результат виконання програми:

```
C:\Anaconda3\python.exe C:/PythonProjects/MND/Lab5.py
Середні значення функції відгуку:
[197.021,\ 201.105,\ 198.782,\ 201.116,\ 199.782,\ 201.109,\ 198.98,\ 196.364,\ 200.738,\ 200.689,\ 198.288,\ 197.794,\ 198.647,\ 200.266,\ 202.424]
Отримане рівняння регресії:
y = 200.778 + -0.169*x1 + -0.399*x2 + 0.648*x3 + -0.915*x1*x2 + -0.963*x1*x3 + -0.712*x2*x3 + -0.274*x1*x2*x3 + 0.322*x1^2 + -1.488*x2^2 + -0.529*x3^2 + -
Коефіцієнт рівняння регресії b1 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Коефіцієнт рівняння регресії b2 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Коефіцієнт рівняння регресії b3 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Коефіцієнт рівняння регресії b4 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Коефіцієнт рівняння регресії b5 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Коефіцієнт рівняння регресії b6 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Коефіцієнт рівняння регресії b7 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Коефіцієнт рівняння регресії b8 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Коефіцієнт рівняння регресії b10 приймаємо незначним при рівні значимості 0.05
Рівняння регресії адекватно оригіналу при рівні значимості 0.05
Process finished with exit code 0
```