

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 № 5

з дисципліни «Методи наукових досліджень» на тему
«Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння
регресії з урахуванням квадратичних членів»

ВИКОНАВ:
студент II курсу ФІОТ
групи ІВ-92
Злочевський Нікіта Вікторович
Варіант: 209

ПЕРЕВІРИВ:
Регіда П. Г.

Хід роботи

Мета: Провести трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів, використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайти рівняння регресії, яке буде адекватним для опису об'єкту.

Завдання:

Завдання

1. Взяти рівняння з урахуванням квадратичних членів.
2. Скласти матрицю планування для ОЦКП
3. 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 викладача.

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

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

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

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

№ варіанта	x ₁		x ₂		x ₃	
	min	max	min	max	min	max
209	-10	9	0	1	-3	4

Лістинг програми

```
import random
import numpy as np
import sklearn.linear_model as lm
from scipy.stats import f, t
from functools import partial
from pyDOE2 import *

x_range = ((-10, 9), (0, 1), (-3, 4))
avg_x_min = sum([x[0] for x in x_range]) / 3
avg_x_max = sum([x[1] for x in x_range]) / 3
y_min = 200 + int(avg_x_min)
y_max = 200 + int(avg_x_max)

def s_kv(y, y_average, n, m):
    res = []
    for i in range(n):
        s = sum([(y_average[i] - y[i][j]) ** 2 for j in range(m)]) / m
        res.append(round(s, 3))
    return res

def plan_matrix5(n, m):
    print(f'\nГенеруємо матрицю планування для n = {n}, m = {m}')
```

```

y = np.zeros(shape=(n, m))
for i in range(n):
    for j in range(m):
        y[i][j] = random.randint(y_min, y_max)

if n > 14:
    no = n - 14
else:
    no = 1
x_norm = ccdesign(3, center=(0, no))
x_norm = np.insert(x_norm, 0, 1, axis=1)

for i in range(4, 11):
    x_norm = np.insert(x_norm, i, 0, axis=1)

l = 1.215

for i in range(len(x_norm)):
    for j in range(len(x_norm[i])):
        if x_norm[i][j] < -1 or x_norm[i][j] > 1:
            if x_norm[i][j] < 0:
                x_norm[i][j] = -1
            else:
                x_norm[i][j] = 1

def add_sq_nums(x):
    for i in range(len(x)):
        x[i][4] = x[i][1] * x[i][2]
        x[i][5] = x[i][1] * x[i][3]
        x[i][6] = x[i][2] * x[i][3]
        x[i][7] = x[i][1] * x[i][3] * x[i][2]
        x[i][8] = x[i][1] ** 2
        x[i][9] = x[i][2] ** 2
        x[i][10] = x[i][3] ** 2
    return x

x_norm = add_sq_nums(x_norm)

x = np.ones(shape=(len(x_norm), len(x_norm[0])), dtype=np.int64)
for i in range(8):
    for j in range(1, 4):
        if x_norm[i][j] == -1:
            x[i][j] = x_range[j - 1][0]
        else:
            x[i][j] = x_range[j - 1][1]

for i in range(8, len(x)):
    for j in range(1, 3):
        x[i][j] = (x_range[j - 1][0] + x_range[j - 1][1]) / 2

dx = [x_range[i][1] - (x_range[i][0] + x_range[i][1]) / 2 for i in range(3)]
x[8][1] = 1 * dx[0] + x[9][1]
x[9][1] = -1 * dx[0] + x[9][1]
x[10][2] = 1 * dx[1] + x[9][2]
x[11][2] = -1 * dx[1] + x[9][2]
x[12][3] = 1 * dx[2] + x[9][3]
x[13][3] = -1 * dx[2] + x[9][3]

x = add_sq_nums(x)

print('\nX:\n', x)
print('\nX нормоване:\n')

```

```

    for i in x_norm:
        print([round(x, 2) for x in i])
    print('\nY:\n', y)

    return x, y, x_norm

def regression(x, b):
    y = sum([x[i] * b[i] for i in range(len(x))])
    return y

def find_coefficients(X, Y, norm=False):
    skm = lm.LinearRegression(fit_intercept=False)
    skm.fit(X, Y)
    B = skm.coef_

    if norm == 1:
        print('\nКоефіцієнти рівняння регресії з нормованими X:')
    else:
        print('\nКоефіцієнти рівняння регресії:')
    B = [round(i, 3) for i in B]
    print(B)
    print('\nРезультат рівняння зі знайденими коефіцієнтами:\n', np.dot(X, B))
    return B

def cochrans_test(y, y_average, n, m):
    f1 = m - 1
    f2 = n
    q = 0.05
    S_kv = s_kv(y, y_average, n, m)
    Gp = max(S_kv) / sum(S_kv)
    print('\nПеревірка за критерієм Кохрена')
    return Gp

def cohran(f1, f2, q=0.05):
    q1 = q / f1
    fisher_value = f.ppf(q=1 - q1, dfn=f2, dfd=(f1 - 1) * f2)
    return fisher_value / (fisher_value + f1 - 1)

# оцінки коефіцієнтів
def bs(x, y_average, n):
    res = [sum(1 * y for y in y_average) / n]

    for i in range(len(x[0])):
        b = sum(j[0] * j[1] for j in zip(x[:, i], y_average)) / n
        res.append(b)
    return res

def student_test(x, y, y_average, n, m):
    S_kv = s_kv(y, y_average, n, m)
    s_kv_aver = sum(S_kv) / n

    s_Bs = (s_kv_aver / n / m) ** 0.5
    Bs = bs(x, y_average, n)
    ts = [round(abs(B) / s_Bs, 3) for B in Bs]

    return ts

```

```

def fisher_test(y, y_aver, y_new, n, m, d):
    S_ad = m / (n - d) * sum([(y_new[i] - y_aver[i]) ** 2 for i in range(len(y))])
    S_kv = s_kv(y, y_aver, n, m)
    S_kv_aver = sum(S_kv) / n

    return S_ad / S_kv_aver

def check(X, Y, B, n, m):
    print('\nПеревірка рівняння:')
    f1 = m - 1
    f2 = n
    f3 = f1 * f2
    q = 0.05

    student = partial(t.ppf, q=1 - q)
    t_student = student(df=f3)

    G_kr = cohran(f1, f2)

    y_average = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in Y]
    print('\nСереднє значення y:', y_average)

    dispersion = s_kv(Y, y_average, n, m)
    print('Дисперсія y:', dispersion)

    Gp = cochrans_test(Y, y_average, n, m)
    print(f'Gp = {Gp}')
    if Gp < G_kr:
        print(f'З ймовірністю {1-q} дисперсії однорідні.')
    else:
        print("Необхідно збільшити кількість дослідів")
        m += 1
        main(n, m)

    ts = student_test(X[:, 1:], Y, y_average, n, m)
    print('\nКритерій Стюдента:\n', ts)
    res = [t for t in ts if t > t_student]
    final_k = [B[i] for i in range(len(ts)) if ts[i] in res]
    print('\nКоефіцієнти {} статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з
рівняння.'.format(
        [round(i, 3) for i in B if i not in final_k]))

    y_new = []
    for j in range(n):
        y_new.append(regression([X[j][i] for i in range(len(ts)) if ts[i] in res],
final_k))

    print(f'\nЗначення "y" з коефіцієнтами {final_k}')
    print(y_new)

    d = len(res)
    if d >= n:
        print('\nF4 <= 0')
        print('')
        return
    f4 = n - d

    F_p = fisher_test(Y, y_average, y_new, n, m, d)
    fisher = partial(f.ppf, q=0.95)

```

```

f_t = fisher(dfn=f4, dfd=f3)
print('\nПеревірка адекватності за критерієм Фішера')
print('Fp =', F_p)
print('F_t =', f_t)
if F_p < f_t:
    print('Математична модель адекватна експериментальним даним')
else:
    print('Математична модель не адекватна експериментальним даним')

def main(n, m):
    x5, y5, x5_norm = plan_matrix5(n, m)
    y5_average = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in y5]
    b5 = find_coefficients(x5, y5_average)
    check(x5_norm, y5, b5, n, m)

if __name__ == '__main__':
    main(15, 3)

```

Результат роботи програми

```

X:
[[ 1 -10  0 -3  0 30  0  0 100  0  9]
 [ 1  9  0 -3  0 -27  0  0 81  0  9]
 [ 1 -10  1 -3 -10 30 -3 30 100  1  9]
 [ 1  9  1 -3  9 -27 -3 -27 81  1  9]
 [ 1 -10  0  4  0 -40  0  0 100  0 16]
 [ 1  9  0  4  0 36  0  0 81  0 16]
 [ 1 -10  1  4 -10 -40  4 -40 100  1 16]
 [ 1  9  1  4  9 36  4 36 81  1 16]
 [ 1 11  0  1  0 11  0  0 121  0  1]
 [ 1 -11  0  1  0 -11  0  0 121  0  1]
 [ 1  0  0  1  0  0  0  0  0  0  1]
 [ 1  0  0  1  0  0  0  0  0  0  1]
 [ 1  0  0  5  0  0  0  0  0  0 25]
 [ 1  0  0 -3  0  0  0  0  0  0  9]
 [ 1  0  0  1  0  0  0  0  0  0  1]]

```

```

X нормоване:
[1.0, -1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, 1.0, -1.0, -1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, -1.0, 1.0, -1.0, -1.0, 1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, 1.0, 1.0, -1.0, 1.0, -1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, 1.0, -1.0, 1.0, -1.0, 1.0, -1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, -1.0, 1.0, 1.0, -1.0, -1.0, 1.0, -1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0, 1.0]
[1.0, -1.22, 0.0, 0.0, -0.0, -0.0, 0.0, -0.0, 1.48, 0.0, 0.0]
[1.0, 1.22, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.48, 0.0, 0.0]
[1.0, 0.0, -1.22, 0.0, -0.0, 0.0, -0.0, -0.0, 0.0, 1.48, 0.0]
[1.0, 0.0, 1.22, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.48, 0.0]
[1.0, 0.0, 0.0, -1.22, 0.0, -0.0, -0.0, -0.0, 0.0, 0.0, 1.48]
[1.0, 0.0, 0.0, 1.22, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 1.48]
[1.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0]

```

```
Y:
[[203. 197. 204.]
 [197. 198. 201.]
 [196. 201. 201.]
 [204. 197. 203.]
 [199. 196. 198.]
 [199. 200. 196.]
 [202. 196. 201.]
 [200. 197. 196.]
 [198. 201. 202.]
 [199. 196. 204.]
 [203. 204. 200.]
 [198. 198. 201.]
 [197. 204. 201.]
 [199. 201. 200.]
 [198. 201. 197.]]
```

```
Коефіцієнти рівняння регресії:
[200.238, -0.041, 0.066, -0.099, 0.049, 0.027, -0.139, -0.057, -0.006, 0.066, -0.016]

Результат рівняння зі знайденими коефіцієнтами:
[201.011 198.807 199.36  201.336 198.316 199.703 199.682 197.668 199.243
 199.551 200.123 200.123 199.343 200.391 200.123]

Перевірка рівняння:

Середнє значення у: [201.333, 198.667, 199.333, 201.333, 197.667, 198.333, 199.667, 197.667, 200.333, 199.667, 202.333, 199.0, 200.667, 200.0, 198.667]
Дисперсія у: [9.556, 2.889, 5.556, 9.556, 1.556, 2.889, 6.889, 2.889, 2.889, 10.889, 2.889, 2.0, 8.222, 0.667, 2.889]

Перевірка за критерієм Кохрена
Gr = 0.15076497057805466
З ймовірністю 0.95 дисперсії однорідні.
```

```
Критерій Стюдента:
[610.331, 0.573, 0.418, 1.659, 0.408, 0.136, 0.136, 1.494, 445.212, 445.613, 445.413]

Коефіцієнти [-0.041, -0.099, 0.049, 0.027, -0.139, -0.057] статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з рівняння.

Значення "у" з коефіцієнтами [200.238, -0.006, 0.066, -0.016]
[200.282, 200.282, 200.282, 200.282, 200.282, 200.282, 200.282, 200.282, 200.282, 200.22914265, 200.22914265, 200.33543085, 200.33543085, 200.2143804, 200.2143804, 200.238]

Перевірка адекватності за критерієм Фішера
Fr = 1.8346427205024045
F_t = 2.125558760875511
Математична модель адекватна експериментальним даним
```

Висновок:

На цій лабораторній роботі ми провели трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів, використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайшли рівняння регресії, яке адекватне для опису об'єкту. Закріпили отримані знання їх практичним використанням при написанні програми у середовищі Pycharm на мові python, що реалізує завдання лабораторної роботи.