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 оптимізації та планування» Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з урахуванням квадратичних членів

> ВИКОНАЛА: Студентка II курсу ФІОТ Групи IB-92 Гайдукевич Марія

> > ПЕРЕВІРИВ: асистент Регіда П.Г.

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

Варіант завдання:

Варіант	X_1		X_2		X_3	
	min	max	min	max	min	max
204	-5	5	-5	6	-4	8

Лістинг програми:

```
import random
import sklearn.linear_model as lm
from scipy.stats import f, t
from functools import partial
from pyDOE2 import *
def regression(x, b):
    y = sum([x[i] * b[i] for i in range(len(x))])
    return y
x_range = ((-5, 5), (-5, 6), (-4, 8))
x_aver_max = sum([x[1] for x in x_range]) / 3
x_aver_min = sum([x[0] for x in x_range]) / 3
y_max = 200 + int(x_aver_max)
y_min = 200 + int(x_aver_min)
# квадратна дисперсія
def s_kv(y, y_aver, n, m):
    res = []
    for i in range(n):
        s = sum([(y_aver[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'\n\Gammaenepyemo 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)
    1 = 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:</pre>
                    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 find_coef(X, Y, norm=False):
    skm = lm.LinearRegression(fit intercept=False)
    skm.fit(X, Y)
    B = skm.coef_
    if norm == 1:
        print('\nKoeфiцiєнти рівняння регресії з нормованими X:')
    else:
        print('\nKoeфiцiєнти рівняння регресії:')
```

```
B = [round(i, 3) \text{ for } i \text{ in } B]
    print(B)
    print('\nРезультат рівняння зі знайденими коефіцієнтами:\n', np.dot(X, B))
    return B
def kriteriy_cochrana(y, y_aver, n, m):
    f1 = m - 1
    f2 = n
    q = 0.05
    S_kv = s_kv(y, y_aver, n, m)
    Gp = max(S_kv) / sum(S_kv)
    print('\nПеревірка за критерієм Кохрена')
    return Gp
def cohren(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_aver, n):
    res = [sum(1 * y for y in y_aver) / n]
    for i in range(len(x[0])):
        b = sum(j[0] * j[1] for j in zip(x[:, i], y_aver)) / n
        res.append(b)
    return res
def kriteriy_studenta(x, y, y_aver, n, m):
    S_kv = s_kv(y, y_aver, n, m)
    s_kv_aver = sum(S_kv) / n
    # статистична оцінка дисперсії
    s_Bs = (s_kv_aver / n / m) ** 0.5 # статистична оцінка дисперсії
    Bs = bs(x, y_aver, n)
    ts = [round(abs(B) / s_Bs, 3) for B in Bs]
    return ts
def kriteriy_fishera(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('\n\tПеревірка рівняння:')
    f1 = m - 1
    f2 = n
    f3 = f1 * f2
    q = 0.05
    ### табличні значення
    student = partial(t.ppf, q=1 - q)
    t student = student(df=f3)
```

```
G kr = cohren(f1, f2)
    ###
   y_aver = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in Y]
    print('\nCepeднє значення у:', y_aver)
    disp = s_kv(Y, y_aver, n, m)
    print('Дисперсія y:', disp)
   Gp = kriteriy_cochrana(Y, y_aver, n, m)
    print(f'Gp = {Gp}')
    if Gp < G_kr:</pre>
        print(f'3 ймовірністю {1 - q} дисперсії однорідні.')
    else:
        print("Heoбхідно збільшити кількість дослідів")
        m += 1
        main(n, m)
   ts = kriteriy_studenta(X[:, 1:], Y, y_aver, n, m)
    print('\nKритерій Стьюдента:\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('\nKoeфіцієнти {} статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з
piвняння.'.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')</pre>
        print('')
        return
    f4 = n - d
    F_p = kriteriy_fishera(Y, y_aver, y_new, n, m, d)
    fisher = partial(f.ppf, q=0.95)
    f_t = fisher(dfn=f4, dfd=f3) # табличне знач
    print('\nПеревірка адекватності за критерієм Фішера')
    print('Fp =', F_p)
    print('F_t =', f_t)
    if Fp < 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_aver = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in Y5]
    B5 = find_coef(X5, y5_aver)
    check(X5_norm, Y5, B5, n, m)
```

```
if __name__ == '__main__':
    main(15, 3)
 Х:
   25
                                        20
                                                                 25
         1
              -5
                     -5
                          -4
                                              20 -100
                                                           25
                                                                        16]
   Γ
        1
              5
                    -5
                          -4
                              -25
                                     -20
                                             20
                                                  100
                                                          25
                                                                25
                                                                       16]
   Γ
        1
             -5
                     6
                          -4
                               -30
                                       20
                                            -24
                                                  120
                                                          25
                                                                36
                                                                       16]
   Γ
                                                          25
        1
              5
                                30
                                      -20
                                            -24 -120
                                                                36
                                                                       16]
                     6
                          -4
   Γ
        1
             -5
                    -5
                                25
                                      -40
                                            -40
                                                  200
                                                          25
                                                                25
                                                                       64]
                           8
   Γ
        1
              5
                    -5
                           8
                               -25
                                       40
                                            -40 -200
                                                          25
                                                                25
                                                                       64]
   Γ
        1
             -5
                               -30
                                      -40
                                             48 - 240
                                                          25
                                                                36
                                                                       64]
                     6
                           8
   Γ
        1
              5
                                30
                                       40
                                             48
                                                          25
                                                                36
                                                                       64]
                     6
                           8
                                                  240
   Γ
        1
                           1
                                 0
                                                                        1]
              6
                     0
                                        6
                                              0
                                                     0
                                                          36
                                                                 0
   Γ
        1
                           1
                                       -6
                                                                        1]
             -6
                     0
                                 0
                                              0
                                                     0
                                                          36
                                                                 0
   Γ
        1
              0
                     6
                           1
                                  0
                                        0
                                              6
                                                     0
                                                           0
                                                                36
                                                                        1]
   Γ
        1
                           1
                                                                        1]
              0
                    -6
                                  0
                                        0
                                             -6
                                                     0
                                                           0
                                                                36
   Γ
        1
              0
                     0
                           8
                                  0
                                        0
                                              0
                                                     0
                                                           0
                                                                 0
                                                                       64]
```

-6

Х нормоване:

Γ

Γ

36]

1]]

```
Υ:
      [[206. 196. 200.]
      [196. 205. 203.]
      [198. 197. 206.]
      [203. 203. 203.]
      [199. 196. 203.]
      [206. 204. 197.]
      [196. 205. 199.]
      [198. 203. 200.]
      [198. 196. 206.]
      [199. 199. 200.]
      [204. 201. 200.]
      [201. 196. 197.]
      [197. 199. 206.]
      [200. 203. 203.]
      [200. 206. 206.]]
   Коефіцієнти рівняння регресії:
   [201.537, 0.134, 0.112, -0.12, 0.005, 0.003, -0.012, -0.004, -0.026, -0.023, 0.016]
   Результат рівняння зі знайденими коефіцієнтами:
      [200.163 200.333 200.515 202.995 198.831 201.761 200.239 200.199 201.319
      199.675 201.205 200.005 201.601 202.833 201.433]
       Перевірка рівняння:
Середнє значення у: [200.667, 201.333, 200.333, 203.0, 199.333, 202.333, 200.0, 200.333, 200.0, 199.333, 201.667, 198.0, 200.667, 202.0, 204.0]
Дисперсія у: [16.889, 14.889, 16.222, 0.0, 8.222, 14.889, 14.0, 4.222, 18.667, 0.222, 2.889, 4.667, 14.889, 2.0, 8.0]
Перевірка за критерієм Кохрена
Gp = 0.13270347700597868
3 ймовірністю 0.95 дисперсії однорідні.
Критерій Стьюдента:
  [440.011, 0.855, 0.651, 0.25, 0.097, 0.0, 0.389, 0.682, 320.821, 320.893, 321.539]
Коефіцієнти [0.134, 0.112, -0.12, 0.005, 0.003, -0.012, -0.004] статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з рівняння.
Значення "у" з коефіцієнтами [201.537, -0.026, -0.023, 0.016]
[201.504, 201.504, 201.504, 201.504, 201.504, 201.504, 201.504, 201.504, 201.504, 201.49861815, 201.49861815, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 201.503046825, 20
Перевірка адекватності за критерієм Фішера
Fp = 1.1535394662712797
F_t = 2.125558760875511
Математична модель адекватна експериментальним даним
Process finished with exit code 0
```

Висновок:

В даній лабораторній роботі я провела трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів, використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайшла рівняння регресії, яке буде адекватним для опису об'єкту.