

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 №3

**«ПРОВЕДЕННЯ ТРЬОХФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З
ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ»**

Виконала:
студентка групи ІО-91
Тимошенко Діана
Варіант: 123
Перевірив Регіда П. Г.

Київ
2021 р.


```

        20: 2.086,
        24: 2.064}

fisher_table = {8: [5.3, 4.5, 4.1, 3.8],
                12: [4.8, 3.9, 3.5, 3.3],
                16: [4.5, 3.6, 3.2, 3],
                20: [4.4, 3.5, 3.1, 2.9],
                24: [4.3, 3.4, 3, 2.8]}

x1_min, x1_max = -30, 0
x2_min, x2_max = -25, 10
x3_min, x3_max = -25, -5

xcp_min, xcp_max = round((x1_min + x1_min + x1_min) / 3), round((x1_max + x2_max +
x3_max) / 3)
y_min, y_max = 200 + xcp_min, 200 + xcp_max

x_norm = [[1, -1, -1, -1],
          [1, -1, 1, 1],
          [1, 1, -1, 1],
          [1, 1, 1, -1]]

x_natur = [[x1_min, x2_min, x3_min],
           [x1_min, x2_max, x3_max],
           [x1_max, x2_min, x3_max],
           [x1_max, x2_max, x3_min]]
print("Натуралізовані значення факторів", x_natur)

def coef(m):
    y = [[randint(y_min, y_max) for _ in range(m)] for _ in range(4)]
    y_aver = [sum(y[i]) / m for i in range(4)]
    print("Y:", y)
    print("Середні значення функції відгуку за рядками:", y_aver)
    mx1 = sum(x_natur[i][0] for i in range(4)) / 4
    mx2 = sum(x_natur[i][1] for i in range(4)) / 4
    mx3 = sum(x_natur[i][2] for i in range(4)) / 4
    my = sum(y_aver) / 4
    a1 = sum(x_natur[i][0] * y_aver[i] for i in range(4)) / 4
    a2 = sum(x_natur[i][1] * y_aver[i] for i in range(4)) / 4
    a3 = sum(x_natur[i][2] * y_aver[i] for i in range(4)) / 4

    a11 = sum(x_natur[i][0] * x_natur[i][0] for i in range(4)) / 4
    a22 = sum(x_natur[i][1] * x_natur[i][1] for i in range(4)) / 4
    a33 = sum(x_natur[i][2] * x_natur[i][2] for i in range(4)) / 4

    a12 = a21 = sum(x_natur[i][0] * x_natur[i][1] for i in range(4)) / 4
    a13 = a31 = sum(x_natur[i][0] * x_natur[i][2] for i in range(4)) / 4
    a23 = a32 = sum(x_natur[i][1] * x_natur[i][2] for i in range(4)) / 4

    matr_X = [[1, mx1, mx2, mx3],
              [mx1, a11, a21, a31],
              [mx2, a12, a22, a32],
              [mx3, a13, a23, a33]]

    matr_Y = [my, a1, a2, a3]

    b_natur = np.linalg.solve(matr_X, matr_Y)
    print("\nНатуралізоване рівняння регресії: y = {0:.2f} {1:+.2f}*x1 {2:+.2f}*x2
{3:+.2f}*x3".format(*b_natur))

    print("Зробимо перевірку")
    test_y1 = [b_natur[0] + b_natur[1] * x_natur[i][0] + b_natur[2] * x_natur[i][1] +

```

```

b_natur[3] * x_natur[i][2] for i
    in range(4)]

    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_natur,
test_y1[0], x_natur[0][0],

x_natur[0][1], x_natur[0][2]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_natur,
test_y1[1], x_natur[1][0],

x_natur[1][1], x_natur[1][2]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_natur,
test_y1[2], x_natur[2][0],

x_natur[2][1], x_natur[2][2]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_natur,
test_y1[3], x_natur[3][0],

x_natur[3][1], x_natur[3][2]))

    b_norm = [sum(y_aver) / 4,
               sum(y_aver[i] * x_norm[i][1] for i in range(4)) / 4,
               sum(y_aver[i] * x_norm[i][2] for i in range(4)) / 4,
               sum(y_aver[i] * x_norm[i][3] for i in range(4)) / 4]

    print("\nНормоване рівняння регресії: y = {0:.2f} {1:+.2f}*x1 {2:+.2f}*x2
{3:+.2f}*x3".format(*b_norm))

    print("Зробимо перевірку")
    test_y2 = [b_norm[0] + b_norm[1] * x_norm[i][1] + b_norm[2] * x_norm[i][2] +
b_norm[3] * x_norm[i][3] for i in
               range(4)]

    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_norm,
test_y2[0], x_norm[0][1],

x_norm[0][2], x_norm[0][3]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_norm,
test_y2[1], x_norm[1][1],

x_norm[1][2], x_norm[1][3]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_norm,
test_y2[2], x_norm[2][1],

x_norm[2][2], x_norm[2][3]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_norm,
test_y2[3], x_norm[3][1],

x_norm[3][2], x_norm[3][3]))
    cohren(m, y, y_aver, x_norm, b_natur)

# ----- Критерій Кохрена -----
def cohren(m, y, y_aver, x_norm, b_natur):
    print("\nКритерій Кохрена")
    dispersion = []
    for i in range(4):
        z = 0
        for j in range(m):
            z += (y[i][j] - y_aver[i]) ** 2
        dispersion.append(z / m)
    print("Дисперсія:", dispersion)

```

```

Gp = max(dispersion) / sum(dispersion)
print("Gp", Gp)
f1 = m - 1
Gt = cohren_table[f1]
if Gp < Gt:
    print("Gp < Gt\n{0:.4f} < {1} => дисперсія однорідна".format(Gp, Gt))
    student(m, dispersion, y_aver, x_norm, b_natur)
else:
    print("Gp > Gt\n{0:.4f} > {1} => дисперсія неоднорідна => m+=1".format(Gp,
Gt))
    m += 1
    coef(m)

# ----- Критерій Стюдента -----
def student(m, dispersion, y_aver, x_norm, b_natur):
    print("\nКритерій Стюдента")
    sb = sum(dispersion) / 4
    s_beta = sqrt(sb / (4 * m))
    beta = [sum(y_aver[i] * x_norm[i][j] for i in range(4)) / 4 for j in range(4)]

    t = [abs(beta[i]) / s_beta for i in range(4)]

    f3 = (m - 1) * 4
    t_table = student_table[f3]
    b_impor = []
    for i in range(4):
        if t[i] > t_table:
            b_impor.append(b_natur[i])
        else:
            b_impor.append(0)
    print("Незначні коефіцієнти регресії")
    for i in range(4):
        if b_natur[i] not in b_impor:
            print("b{0} = {1:.2f}".format(i, b_natur[i]))

    y_impor = [b_impor[0] + b_impor[1] * x_natur[i][0] + b_impor[2] * x_natur[i][1] +
b_impor[3] * x_natur[i][2] for i
                in range(4)]

    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_impor,
y_impor[0], x_natur[0][0],
x_natur[0][1], x_natur[0][2]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_impor,
y_impor[1], x_natur[1][0],
x_natur[1][1], x_natur[1][2]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_impor,
y_impor[2], x_natur[2][0],
x_natur[2][1], x_natur[2][2]))
    print("{0:.2f} {1:+.2f}*{5} {2:+.2f}*{6} {3:+.2f}*{7} = {4:.2f}".format(*b_impor,
y_impor[3], x_natur[3][0],
x_natur[3][1], x_natur[3][2]))
    fisher(m, y_aver, b_impor, y_impor, sb)

# ----- Критерій Фішера -----
def fisher(m, y_aver, b_impor, y_impor, sb):
    print("\nКритерій Фішера")

```

```

d = 0
for i in b_impor:
    if i:
        d += 1
f3 = (m - 1) * 4
f4 = 4 - d
s_ad = sum((y_impor[i] - y_aver[i]) ** 2 for i in range(4)) * m / f4
Fp = s_ad / sb
Ft = fisher_table[f3][f4 - 1]
if Fp < Ft:
    print("Fp < Ft => {0:.2f} < {1}".format(Fp, Ft))
    print("Отримана математична модель при рівні значимості 0.05 адекватна експериментальним даним")
else:
    print("Fp > Ft => {0:.2f} > {1}".format(Fp, Ft))
    print("Рівняння регресії неадекватно оригіналу при рівні значимості 0.05")

if __name__ == '__main__':
    coef(m)

```

Результат виконання програми:

```

"C:\Python 38\python.exe" C:/MOPE_labs/lab3.py
Натуралізовані значення факторів [[-30, -25, -25], [-30, 10, -5], [0, -25, -5], [0, 10, -25]]
Y: [[192, 195, 171], [187, 197, 183], [173, 176, 184], [170, 201, 192]]
Середні значення функції відгуку за рядками: [186.0, 189.0, 177.66666666666666, 187.66666666666666]

Натуралізоване рівняння регресії: y = 181.43 -0.16*x1 +0.19*x2 -0.18*x3
Зробимо перевірку
181.43 -0.16*-30 +0.19*-25 -0.18*-25 = 186.00
181.43 -0.16*-30 +0.19*10 -0.18*-5 = 189.00
181.43 -0.16*0 +0.19*-25 -0.18*-5 = 177.67
181.43 -0.16*0 +0.19*10 -0.18*-25 = 187.67

Нормоване рівняння регресії: y = 185.08 -2.42*x1 +3.25*x2 -1.75*x3
Зробимо перевірку
185.08 -2.42*-1 +3.25*-1 -1.75*-1 = 186.00
185.08 -2.42*-1 +3.25*1 -1.75*1 = 189.00
185.08 -2.42*1 +3.25*-1 -1.75*1 = 177.67
185.08 -2.42*1 +3.25*1 -1.75*-1 = 187.67

Критерій Кохрена
Дисперсія: [114.0, 34.666666666666664, 21.555555555555554, 169.55555555555557]
Gr 0.499018966644866
Gr < Gt
0.4990 < 0.7679 => дисперсія однорідна

```

Критерій Стюдента

Незначні коефіцієнти регресії

$b_1 = -0.16$

$b_2 = 0.19$

$b_3 = -0.18$

$181.43 + 0.00 \cdot -30 + 0.00 \cdot -25 + 0.00 \cdot -25 = 181.43$

$181.43 + 0.00 \cdot -30 + 0.00 \cdot 10 + 0.00 \cdot -5 = 181.43$

$181.43 + 0.00 \cdot 0 + 0.00 \cdot -25 + 0.00 \cdot -5 = 181.43$

$181.43 + 0.00 \cdot 0 + 0.00 \cdot 10 + 0.00 \cdot -25 = 181.43$

Критерій Фішера

$F_p < F_t \Rightarrow 1.54 < 4.1$

Отримана математична модель при рівні значимості 0.05 адекватна експериментальним даним

Відповіді на контрольні питання:

1. Що називається дробовим факторним експериментом?

Якщо буде використовуватися лінійна регресія, то можливо зменшити кількість рядків матриці ПФЕ до кількості коефіцієнтів регресійної моделі. Кількість дослідів слід скоротити, використовуючи для планування так звані регулярні дробові репліки від повного факторного експерименту, що містять відповідну кількість дослідів і зберігають основні властивості матриці планування – це означає дробовий факторний експеримент (ДФЕ).

2. Для чого потрібно розрахункове значення Кохрена?

Розрахункове значення Кохрена потрібне для перевірки однорідності дисперсії.

3. Для чого перевіряється критерій Стюдента?

Критерій Стюдента перевіряється для перевірки значущості коефіцієнтів регресії.

4. Чим визначається критерій Фішера і як його застосовувати?

За F-критерієм Фішера перевіряється адекватність моделі, він дорівнює відношенню дисперсії адекватності до дисперсії відтворюваності. Знайдене шляхом розрахунку F_p порівнюють з табличним значенням F_t , що визначається при рівні значимості q та кількості ступенів свободи. Якщо $F_p < F_t$ то отримана математична модель з прийнятим рівнем статистичної значимості q адекватна експериментальним даним.