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

Лабораторна робота №4

«Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з урахуванням ефекту взаємодії»

Виконав:

студент II курсу ФІОТ

групи ІВ-91

Вігор Дмитро

Залікова: 9106

Перевірив:

Регіда П.Г.

Мета роботи: Провести повний трьохфакторний експеримент. Знайти рівняння регресії адекватне об'єкту.

Завдання на лабораторну роботу:

- 1. Скласти матрицю планування для повного трьохфакторного експерименту.
- 2. Провести експеримент, повторивши N раз досліди у всіх точках факторного простору і знайти значення відгуку Y. Знайти значення Y шляхом моделювання випадкових чисел у певному діапазоні відповідно варіанту. Варіанти вибираються за номером в списку в журналі викладача.

$$y_{\text{max}} = 200 + x_{\text{cp max}};$$
 $y_{\text{min}} = 200 + x_{\text{cp min}}$
де $x_{\text{cp max}} = \frac{x_{1\text{max}} + x_{2\text{max}} + x_{3\text{max}}}{3}, x_{\text{cp min}} = \frac{x_{1\text{min}} + x_{2\text{min}} + x_{3\text{min}}}{3}$

- 2. Знайти коефіцієнти лінійного рівняння регресії. Записати лінійне рівняння регресії.
- 3. Провести 3 статистичні перевірки.
- 4. Зробити висновки по адекватності регресії та значимості окремих коефіцієнтів і записати скореговане рівняння регресії.
- 5. Написати комп'ютерну програму, яка усе це виконує.

Варіант завдання:

						l .
106	-30	20	15	50	20	35

Довірча ймовірність дорівнює 0.95, а рівень значимості q = 0.05.

Роздруківка тексту програми:

```
import random
import numpy as np
import sklearn.linear_model as lm
from scipy.stats import f, t
from numpy.linalg import solve

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

```
def dispersion(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 planing_matrix_interaction_effect(n, m):
    x normalized = [[1, -1, -1, -1],
                    [1, -1, 1, 1],
                    [1, 1, -1, 1],
                    [1, 1, 1, -1],
                    [1, -1, -1, 1],
                    [1, -1, 1, -1],
                    [1, 1, -1, -1],
                    [1, 1, 1, 1]]
    y = np.zeros(shape=(n, m), dtype=np.int64)
    for i in range(n):
        for j in range(m):
            y[i][j] = random.randint(y_min, y_max)
    for x in x_normalized:
        x.append(x[1] * x[2])
        x.append(x[1] * x[3])
        x.append(x[2] * x[3])
        x.append(x[1] * x[2] * x[3])
    x_normalized = np.array(x_normalized[:len(y)])
    x = np.ones(shape=(len(x_normalized), len(x_normalized[0])), dtype=np.int64)
    for i in range(len(x_normalized)):
        for j in range(1, 4):
            if x_normalized[i][j] == -1:
                x[i][j] = x_range[j - 1][0]
                x[i][j] = x_range[j - 1][1]
    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]
    print('\n X0
    print(np.concatenate((x, y), axis=1))
    print('\nHopмoвані значення факторів:\n')
   print(x_normalized)
    return x, y, x_normalized
def find_coef(X, Y, norm=False):
    skm = lm.LinearRegression(fit_intercept=False)
    skm.fit(X, Y)
    B = skm.coef
    if norm == 1:
```

```
B = [round(i, 3) \text{ for } i \text{ in } B]
    print(B)
    return B
def bs(x, y, y_aver, n):
    res = [sum(1 * y for y in y_aver) / n]
    for i in range(7):
        b = sum(j[0] * j[1] for j in zip(x[:, i], y_aver)) / n
        res.append(b)
    return res
def kriteriy_studenta2(x, y, y_aver, n, m):
    S kv = dispersion(y, y_aver, n, m)
    s_kv_aver = sum(S_kv) / n
    s_Bs = (s_kv_aver / n / m) ** 0.5
    Bs = bs(x, y, y\_aver, n)
    ts = [round(abs(B) / s_Bs, 3) for B in Bs]
    return ts
def kriteriy_studenta(x, y_average, n, m, dispersion):
    dispersion_average = sum(dispersion) / n
    s_beta_s = (dispersion_average / n / m) ** 0.5
    beta = [sum(1 * y for y in y_average) / n]
    for i in range(3):
        b = sum(j[0] * j[1] for j in zip(x[:,i], y_average)) / n
        beta.append(b)
    t = [round(abs(b) / s_beta_s, 3) for b in beta]
def kriteriy_fishera(y, y_average, y_new, n, m, d, dispersion):
    S_ad = m / (n - d) * sum([(y_new[i] - y_average[i])**2 for i in range(len(y))])
dispersion_average = sum(dispersion) / n
    return S_ad / dispersion_average
def check(X, Y, B, n, m, norm=False):
    f1 = m - 1
    f2 = n
    f3 = f1 * f2
    y_aver = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in Y]
    print('\nCepeднє значення y:', y_aver)
    dispersion_arr = dispersion(Y, y_aver, n, m)
    qq = (1 + 0.95) / 2
    student_cr_table = t.ppf(df=f3, q=qq)
```

```
ts = kriteriy_studenta2(X[:, 1:], Y, y_aver, n, m)
    temp_cohren = f.ppf(q=(1 - q / f1), dfn=f2, dfd=(f1 - 1) * f2)
    cohren cr table = temp cohren / (temp cohren + f1 - 1)
    Gp = max(dispersion_arr) / sum(dispersion_arr)
    print('Дисперсія y:', dispersion_arr)
    print(f'Gp = {Gp}')
    if Gp < cohren_cr_table:</pre>
        print("Необхідно збільшити кількість дослідів")
        with interaction effect(n, m)
    print('\nКритерій Стьюдента:\n', ts)
    res = [t for t in ts if t > student_cr_table]
    final_k = [B[i] for i in range(len(ts)) if ts[i] in res]
print('\nKoeфiцiєнти {} 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'\n3начення "y" з коефіцієнтами {final_k}')
    print(y_new)
    d = len(res)
    if d >= n:
    Fp = kriteriy_fishera(Y, y_aver, y_new, n, m, d, dispersion_arr)
    Ft = f.ppf(dfn=f4, dfd=f3, q=1 - 0.05)
    print('Fp =', Fp)
print('Ft =', Ft)
    if Fp < Ft:</pre>
        print('Matematuчнa модель не адекватна експериментальним даним')
        return False
def with_interaction_effect(n, m):
    X, Y, X norm = planing matrix interaction effect(n, m)
   y_aver = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in Y]
    B_norm = find_coef(X_norm, y_aver, norm=True)
    return check(X_norm, Y, B_norm, n, m, norm=True)
```

```
def planning_matrix_linear(n, m, x_range):
    x_normalized = np.array([[1, -1, -1, -1],
                             [1, -1, 1, 1],
                             [1, 1, -1, 1],
                             [1, 1, 1, -1],
                             [1, -1, -1, 1],
                             [1, -1, 1, -1],
                             [1, 1, -1, -1],
[1, 1, 1, 1]])
    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)
    x_normalized = x_normalized[:len(y)]
    x = np.ones(shape=(len(x_normalized), len(x_normalized[0])))
    for i in range(len(x_normalized)):
        for j in range(1, len(x_normalized[i])):
            if x_normalized[i][j] == -1:
                x[i][j] = x_range[j-1][0]
                x[i][j] = x_range[j-1][1]
    print(np.concatenate((x, y), axis=1))
    return x, y, x_normalized
def regression_equation(x, y, n):
    y_average = [round(sum(i) / len(i), 2) for i in y]
   mx1 = sum(x[:, 1]) / n
   mx2 = sum(x[:, 2]) / n
    mx3 = sum(x[:, 3]) / n
   my = sum(y_average) / n
    a1 = sum([y_average[i] * x[i][1] for i in range(len(x))]) / n
    a2 = sum([y_average[i] * x[i][2] for i in range(len(x))]) / n
    a3 = sum([y_average[i] * x[i][3] for i in range(len(x))]) / n
    a12 = sum([x[i][1] * x[i][2] for i in range(len(x))]) / n
    a13 = sum([x[i][1] * x[i][3] for i in range(len(x))]) / n
    a23 = sum([x[i][2] * x[i][3] for i in range(len(x))]) / n
    a11 = sum([i ** 2 for i in x[:, 1]]) / n
    a22 = sum([i ** 2 for i in x[:, 2]]) / n
    a33 = sum([i ** 2 for i in x[:, 3]]) / n
   X = [[1, mx1, mx2, mx3], [mx1, a11, a12, a13], [mx2, a12, a22, a23], [mx3, a13,
a23, a33]]
    Y = [my, a1, a2, a3]
    B = [round(i, 2) \text{ for } i \text{ in } solve(X, Y)]
    print(f'y = \{B[0]\} + \{B[1]\}*x1 + \{B[2]\}*x2 + \{B[3]\}*x3')
    return y average, B
```

```
def linear(n, m):
   f2 = n
   x, y, x_norm = planning_matrix_linear(n, m, x_range)
   y_average, B = regression_equation(x, y, n)
   dispersion arr = dispersion(y, y average, n, m)
   temp cohren = f.ppf(q=(1 - q / f1), dfn=f2, dfd=(f1 - 1) * f2)
    cohren cr table = temp cohren / (temp cohren + f1 - 1)
   Gp = max(dispersion_arr) / sum(dispersion_arr)
   print(f'Poзpaxyнкове значення: Gp = {Gp})
           '\nТабличне значення: Gt = {cohren cr table}')
    if Gp < cohren_cr_table:</pre>
       print(f'3 ймовірністю {1-q} дисперсії однорідні.')
       linear(n, m)
   qq = (1 + 0.95) / 2
   student_cr_table = t.ppf(df=f3, q=qq)
    student_t = kriteriy_studenta(x_norm[:,1:], y_average, n, m, dispersion_arr)
    print('\nTабличне значення критерій Стьюдента:\n', student_cr_table)
    print('Розрахункове значення критерій Стьюдента:\n', student_t)
    res_student_t = [temp for temp in student_t if temp > student_cr_table]
    final_coefficients = [B[student_t.index(i)] for i in student_t if i in
res_student_t]
          format([i for i in B if i not in final_coefficients]))
   y_new = []
    for j in range(n):
        y_new.append(regression([x[j][student_t.index(i)] for i in student_t if i in
res student t], final coefficients))
   print(y_new)
   d = len(res_student_t)
   f4 = n - d
   Fp = kriteriy_fishera(y, y_average, y_new, n, m, d, dispersion_arr)
   Ft = f.ppf(dfn=f4, dfd=f3, q=1 - 0.05)
    print('Розрахункове значення критерія Фішера: Fp =', Fp)
   print('Табличне значення критерія Фішера: Ft =', Ft)
    if Fp < Ft:</pre>
       print('Maтeмaтичнa модель aдеквaтнa експериментaльним дaним')
```

```
def main(n, m):
    main_1 = linear(n, m)
    if not main_1:
        interaction_effect = with_interaction_effect(n, m)
        if not interaction_effect:
            main(n, m)

if __name__ == '__main__':
        x_range = ((-30, 20), (15, 50), (20, 35))

    y_max = 200 + int(sum([x[1] for x in x_range]) / 3)
    y_min = 200 + int(sum([x[0] for x in x_range]) / 3)

    main(8, 3)
```

Результати роботи програми:

```
Матриця планування:
   X0 X1 X2 X3 Y1 Y2 Y3
[[ 1. -30. 15. 20. 223. 219. 225.]
[ 1. -30. 50. 35. 228. 217. 230.]
 [ 1. 20. 15. 35. 206. 230. 218.]
   1. 20. 50. 20. 211. 213. 207.]
 [ 1. -30. 15. 35. 234. 211. 231.]
 [ 1. -30. 50. 20. 203. 206. 233.]
   1. 20. 15. 20. 218. 230. 235.]
[ 1. 20. 50. 35. 212. 234. 233.]]
Рівняння регресії:
y = 215.8 + -0.02*x1 + -0.13*x2 + 0.34*x3
Перевірка за критерієм Кохрена:
Розрахункове значення: Gp = 0.3131931765187718
Табличне значення: Gt = 0.815948432359917
3 ймовірністю 0.95 дисперсії однорідні.
Табличне значення критерій Стьюдента:
2.1199052992210112
Розрахункове значення критерій Стьюдента:
[127.103, 0.311, 1.27, 1.461]
Коефіцієнти [-0.02, -0.13, 0.34] статистично незначущі.
```

Отримаємо значення рівння регресії для 3 дослідів: [215.8, 215.8, 215.8, 215.8, 215.8, 215.8, 215.8]

Перевірка адекватності за критерієм Фішера:

Розрахункове значення критерія Фішера: Fp = 2.9965093956723736 Табличне значення критерія Фішера: Ft = 2.6571966002210865 Математична модель не адекватна експериментальним даним

Матриця планування для n = 8, m = 3:

3 кодованими значеннями факторів:

	X0	X1	X2	X3 X1	X2 X1X3	X2X3	X1X2X3	Y1	Y2	Y 3
]]	1	-30	15	20	-450	-600	300	-9000	201	214
	233]									
	1	-30	50	35	-1500	-1050	1750	-52500	202	227
	207]									
	1	20	15	35	300	700	525	10500	212	216
	224]									
	1	20	50	20	1000	400	1000	20000	213	232
	214]									
	1	-30	15	35	-450	-1050	525	-15750	225	232
	218]									
	1	-30	50	20	-1500	-600	1000	-30000	208	223
	203]									
	1	20	15	20	300	400	300	6000	220	226
	218]									
[1	20	50	35	1000	700	1750	35000	207	235
	222]]									

Висновок:

У ході лабораторної роботи я змоделював трьохфакторний експеримент з використанням лінійного рівняння регресії, склав матрицю планування експерименту, визначив коефіцієнти рівняння регресії, натуралізовані та нормовані, виконав перевірку правильності розрахунку коефіцієнтів рівняння регресії. Також було реалізувано 3 статистичні перевіркиза критерієм Кохрена, Стьюдента та Фішера. При виявленні неадекватності лінійного рівняння регресії оригіналу було застосовано ефект взаємодії факторів.