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 IO-93

Перевірив:

Сукач Артем

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.

$$y_{\text{max}} = 200 + x_{\text{cp max}};$$
 $y_{\text{min}} = 200 + x_{\text{cp min}}$

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

- 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:

Варіант	X_1		X_2		X ₃	
	min	max	min	max	min	max
104	-30	0	15	50	-30	35

Роздруківка тексту програми:

import random

import numpy as np

```
import sklearn.linear_model as Im
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):
```

```
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]
    else:
      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(f'\setminus nMатриця планування для n = \{n\}, m = \{m\}:'\}
print('\n3 кодованими значеннями факторів:')
print('\n X0 X1 X2 X3 X1X2 X1X3 X2X3 X1X2X3 Y1 Y2 Y3')
print(np.concatenate((x, y), axis=1))
print('\nHopмoвані значення факторів:\n')
print(x_normalized)
```

y[i][j] = random.randint(y_min, y_max)

```
return x, y, x_normalized
```

```
def find_coef(X, Y, norm=False):
  skm = Im.LinearRegression(fit_intercept=False)
  skm.fit(X, Y)
  B = skm.coef_
  if norm == 1:
    print('\nKoeфіцієнти рівняння регресії з нормованими X:')
  else:
    print('\nКоефіцієнти рівняння регресії:')
  B = [round(i, 3) for i 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]
  return t
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
q = 0.05
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(f'3 ймовірністю {1-q} дисперсії однорідні.')
else:
  print("Необхідно збільшити кількість дослідів")
  m += 1
  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('\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'\n3начення "y" з коефіцієнтами {final_k}')
print(y_new)
d = len(res)
if d >= n:
  print('\nF4 <= 0')
  print(")
  return
f4 = n - d
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('\nПеревірка адекватності за критерієм Фішера')
print('Fp =', Fp)
print('Ft =', Ft)
if Fp < Ft:
  print('Математична модель адекватна експериментальним даним')
  return True
else:
  print('Математична модель не адекватна експериментальним даним')
```

```
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]
       else:
         x[i][j] = x_range[j-1][1]
  print('\nMатриця планування:' )
  print('\n X0 X1 X2 X3 Y1 Y2 Y3 ')
  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('\nРівняння регресії:')
  print(f'y = \{B[0]\} + \{B[1]\}*x1 + \{B[2]\}*x2 + \{B[3]\}*x3')
  return y_average, B
def linear(n, m):
  f1 = m - 1
  f2 = n
  f3 = f1 * f2
  q = 0.05
  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('\nПеревірка за критерієм Кохрена:\n')
  print(f'Poзpaxyнкове значення: Gp = {Gp}'
     f'\nТабличне значення: Gt = {cohren_cr_table}')
  if Gp < cohren_cr_table:</pre>
    print(f'3 ймовірністю {1-q} дисперсії однорідні.')
  else:
    print("Необхідно збільшити ксть дослідів")
    m += 1
    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('\nТабличне значення критерій Стьюдента:\n', student_cr_table)
  print('Poзpaxyнкове 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]
  print('Коефіцієнти {} статистично незначущі.'.
     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(f'\nОтримаємо значення рівння регресії для {m} дослідів: ')
  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('\nПеревірка адекватності за критерієм Фішера:\n')
  print('Розрахункове значення критерія Фішера: Fp =', Fp)
  print('Табличне значення критерія Фішера: Ft =', Ft)
  if Fp < Ft:
    print('Математична модель адекватна експериментальним даним')
    return True
  else:
    print('Математична модель не адекватна експериментальним даним')
    return False
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, 0), (15, 50), (-30, -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)
```

Результати роботи програми:

```
Матриця планування:
   X0 X1 X2 X3 Y1 Y2 Y3
[[ 1. -30. 15. -30. 200. 186. 193.]
 [ 1. -30. 50. -35. 199. 185. 203.]
 [ 1. 0. 15. -35. 192. 186. 193.]
 [ 1. 0. 50. -30. 185. 195. 188.]
 [ 1. -30. 15. -35. 196. 202. 193.]
 [ 1. -30. 50. -30. 193. 201. 203.]
 [ 1. 0. 15. -30. 186. 200. 185.]
 [ 1. 0. 50. -35. 185. 190. 204.]]
Рівняння регресії:
y = 182.22 + -0.18*x1 + 0.05*x2 + -0.22*x3
Перевірка за критерієм Кохрена:
Розрахункове значення: Gp = 0.24536155229588935
Табличне значення: Gt = 0.815948432359917
3 ймовірністю 0.95 дисперсії однорідні.
Табличне значення критерій Стьюдента:
2.1199052992210112
Розрахункове значення критерій Стьюдента:
[165.119, 2.313, 0.676, 0.463]
Коефіцієнти [0.05, -0.22] статистично незначущі.
Отримаємо значення рівння регресії для 3 дослідів:
[187.62, 187.62, 182.22, 182.22, 187.62, 187.62, 182.22, 182.22]
```

```
Перевірка адекватності за критерієм Фішера:
       Розрахункове значення критерія Фішера: Fp = 9.250948937235828
       Табличне значення критерія Фішера: Ft = 2.741310828338778
       Математична модель не адекватна експериментальним даним
       Матриця планування для n = 8, m = 3:
       3 кодованими значеннями факторів:
            Χ0
                        X2
                                                                  Y2
                                                                         Y3
                  X1
                             X3 X1X2 X1X3 X2X3 X1X2X3
                                                            Y1
       [[
                             -30 -450
                                        900 -450 13500
                                                                       192]
                 -30
                        15
                                                           187
                                                                 203
                 -30
                        50
                             -35 -1500 1050 -1750 52500
                                                           203
                                                                 190
                                                                       187]
                   0
                                     0
                                           0 -525
                                                                 196
                        15
                             -35
                                                       0
                                                           188
                                                                       205]
                   0
                             -30
                                     0
                                           0 -1500
                                                           199
                                                                 199
                                                                       1981
                        50
                                                       0
                             -35 -450 1050 -525 15750
                 -30
                        15
                                                           185
                                                                 188
                                                                       190]
                             -30 -1500
             1
                 -30
                        50
                                         900 -1500 45000
                                                           185
                                                                 185
                                                                       191]
                                     0
                                           0 -450
                                                           192
                                                                 190
                                                                       197]
                   0
                        15
                             -30
                                                      0
                   0
                        50
                             -35
                                     0
                                           0 -1750
                                                      0
                                                           201
                                                                 203
                                                                       186]]
       Нормовані значення факторів:
       [[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]
        [1-1-1 1 1-1-1 1]
        [1-11-1-11]
        [ 1 1 -1 -1 -1 1 1]
        [1 1 1 1 1 1 1 1]]
       Коефіцієнти рівняння регресії з нормованими Х:
       [193.333, 2.833, 0.583, 0.167, 0.917, 0.167, 0.917, -2.25]
Середнє значення у: [194.0, 193.333, 196.333, 198.667, 187.667, 187.0, 193.0, 196.667]
Дисперсія у: [44.667, 48.222, 48.222, 0.222, 4.222, 8.0, 8.667, 57.556]
Gp = 0.2618824450126946
3 ймовірністю 0.95 дисперсії однорідні.
```

```
Критерій Стьюдента:
[180.703, 2.648, 0.545, 0.156, 0.857, 0.156, 0.857, 2.103]

Коефіцієнти [0.583, 0.167, 0.917, 0.167, 0.917, -2.25] статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з рівняння.

Значення "у" з коефіцієнтами [193.333, 2.833]
[190.5, 190.5, 196.166, 196.166, 190.5, 190.5, 196.166, 196.166]

Перевірка адекватності за критерієм Фішера

Fp = 1.0393983929237682

Ft = 2.741310828338778

Математична модель адекватна експериментальним даним

Process finished with exit code 0
```

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 я реалізував 3 статистичні перевіркиза критерієм Кохрена, Стьюдента та Фішера. При виявленні неадекватності лінійного рівняння регресії оригіналу було застосовано ефект взаємодії факторів.