

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 №3
з дисципліни «Методи оптимізації та планування експерименту»
на тему: «ПРОВЕДЕННЯ ТРЬОХФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З
ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ»

Виконав:
студент 2-го курсу ФІОТ
групи ІО-92
Іванов Родіон Олександрович
Варіант: 209

Перевірив:
асистент
Регіда П. Г.

Варіант:

№варіанта	X ₁		X ₂		X ₃	
	min	max	min	max	min	max
209	-20	15	-30	45	-30	-15

Код програми:

```
import xlrd
import random
import numpy as np
import math
import itertools
from prettytable import PrettyTable

class Lab3:
    def __init__(self):
        self.N = 4
        self.m = 3
        self.x1_min = -20
        self.x1_max = 15
        self.x2_min = -30
        self.x2_max = 45
        self.x3_min = -30
        self.x3_max = -15
        self.x_average_min = self.x1_min + self.x2_min + self.x3_min
        self.x_average_max = self.x1_max + self.x2_max + self.x3_max
        self.y_min = 200 + self.x_average_min
        self.y_max = 200 + self.x_average_max

        self.factors_table = [[1, -1, -1, -1],
                               [1, -1, +1, +1],
                               [1, +1, -1, +1],
                               [1, +1, +1, -1]]

        self.generate_matrix()

    def generate_matrix(self):
        self.matrix = [[random.randint(self.y_min, self.y_max) for i in
range(self.m)] for j in range(4)]
        print(
            "Дані варіанту 209: y_max = {} y_min = {} x1_min = {} x1_max =
{} x2_min = {} x2_max = {} x3_min = {} x3_max = {}".format(
                self.y_max, self.y_min, self.x1_min, self.x1_max, self.x2_min,
self.x2_max, self.x3_min, self.x3_max))
        self.naturalized_factors_table = [[self.x1_min, self.x2_min,
self.x3_min], [self.x1_min, self.x2_max, self.x3_max], [self.x1_max,
self.x2_min, self.x3_max], [self.x1_max, self.x2_max, self.x3_min]]

        table0 = PrettyTable()
        table0.field_names = (["N", "X0", "X1", "X2", "X3"] + ["Y{}".format(i+1)
for i in range(self.m)])
        for i in range(self.N):
            table0.add_row([i+1] + self.factors_table[i] + self.matrix[i])
        print(table0)

        table1 = PrettyTable()
        table1.field_names = (["X1", "X2", "X3"] + ["Y{}".format(i + 1) for i in
range(self.m)])
```

```

for i in range(self.N):
    table1.add_row(self.naturalized_factors_table[i] + self.matrix[i])
print(table1)

self.calculate()

def calculate(self):
    self.average_Y1 = sum(self.matrix[0][j] for j in range(self.m)) / self.m
    self.average_Y2 = sum(self.matrix[1][j] for j in range(self.m)) / self.m
    self.average_Y3 = sum(self.matrix[2][j] for j in range(self.m)) / self.m
    self.average_Y4 = sum(self.matrix[3][j] for j in range(self.m)) / self.m
    self.average_Y = [self.average_Y1, self.average_Y2, self.average_Y3,
self.average_Y4]

    self.mx1 = sum(self.naturalized_factors_table[i][0] for i in
range(self.N)) / self.N
    self.mx2 = sum(self.naturalized_factors_table[i][1] for i in
range(self.N)) / self.N
    self.mx3 = sum(self.naturalized_factors_table[i][2] for i in
range(self.N)) / self.N

    self.my = sum(self.average_Y) / self.N

    self.a1 = sum(self.naturalized_factors_table[i][0] * self.average_Y[i]
for i in range(self.N)) / self.N
    self.a2 = sum(self.naturalized_factors_table[i][1] * self.average_Y[i]
for i in range(self.N)) / self.N
    self.a3 = sum(self.naturalized_factors_table[i][2] * self.average_Y[i]
for i in range(self.N)) / self.N

    self.a11 = sum((self.naturalized_factors_table[i][0]) ** 2 for i in
range(self.N)) / self.N
    self.a22 = sum((self.naturalized_factors_table[i][1]) ** 2 for i in
range(self.N)) / self.N
    self.a33 = sum((self.naturalized_factors_table[i][2]) ** 2 for i in
range(self.N)) / self.N

    self.a12 = sum(self.naturalized_factors_table[i][0] *
self.naturalized_factors_table[i][1] for i in range(self.N)) / self.N
    self.a13 = sum(self.naturalized_factors_table[i][0] *
self.naturalized_factors_table[i][2] for i in range(self.N)) / self.N
    self.a23 = sum(self.naturalized_factors_table[i][1] *
self.naturalized_factors_table[i][2] for i in range(self.N)) / self.N

    equations_sys_coefficients = [[1, self.mx1, self.mx2, self.mx3],
                                [self.mx1, self.a11, self.a12, self.a13],
                                [self.mx2, self.a12, self.a22, self.a23],
                                [self.mx3, self.a13, self.a23, self.a33]]
    equations_sys_free_members = [self.my, self.a1, self.a2, self.a3]
    self.b_coefficients = np.linalg.solve(equations_sys_coefficients,
equations_sys_free_members)
    b_normalized_coefficients = np.array([np.average(self.average_Y),
                                np.average(self.average_Y *
np.array([i[1] for i in self.factors_table])),
                                np.average(self.average_Y *
np.array([i[2] for i in self.factors_table])),
                                np.average(self.average_Y *
np.array([i[3] for i in self.factors_table]))])

    print("\nPівняння регресії для нормованих факторів: y = {0:.2f}
{1:+.2f}*x1 {2:+.2f}*x2 {3:+.2f}*x3".format(*b_normalized_coefficients))
    print("\nPівняння регресії для натуралізованих факторів: y = {0:.2f}

```

```

{1:+.3f}*x1 {2:+.2f}*x2 {3:+.2f}*x3".format(*self.b_coefficients))

    self.cochran_criteria(self.m, self.N, self.matrix)

def cochrane_criteria(self, m, N, y_table):
    print("\nПеревірка рівномірності дисперсій за критерієм Кохрена: m = {},
N = {}".format(m, N))
    cochrane_table = xlrd.open_workbook("Cochran.xls").sheet_by_index(0)
    y_variations = [np.var(i) for i in y_table]
    max_y_variation = max(y_variations)
    gp = max_y_variation/sum(y_variations)
    f1 = m - 1
    f2 = N
    p = 0.95
    q = 1-p
    column = f1
    row = f2-1
    gt = cochrane_table.row_values(row-1)[column-1]/math.pow(10,4)
    print("Gp = {} Gt = {} f1 = {} f2 = {} q = {:.2f}".format(gp, gt, f1,
f2, q))
    if gp < gt:
        print("Gp < Gt => дисперсії рівномірні => переходимо до наступної
статистичної перевірки")
        self.student_criteria(self.m, self.N, self.matrix,
self.factors_table)
    else:
        print("Gp > Gt => дисперсії нерівномірні => змінюємо значення m =>
m = m+1")
        self.m = self.m + 1
        self.generate_matrix()

def student_criteria(self, m, N, y_table, factors_table):
    print("\nПеревірка значимості коефіцієнтів регресії за критерієм
Ст'юдента: m = {}, N = {}".format(m, N))
    student_table = xlrd.open_workbook("Student.xls").sheet_by_index(0)

    average_variation = np.average(list(map(np.var, y_table)))
    standard_deviation_beta_s = math.sqrt(average_variation / N / m)

    y_averages = np.array(list(map(np.average, y_table)))
    x_i = np.array([[el[i] for el in factors_table] for i in
range(len(factors_table))])
    coefficients_beta_s = np.array([np.average(self.average_Y*x_i[i]) for i
in range(len(x_i))])

    print("Оцінки коефіцієнтів  $\beta_s$ : " + ",
".join(list(map(str,coefficients_beta_s))))
    t_i = np.array([abs(coefficients_beta_s[i])/standard_deviation_beta_s
for i in range(len(coefficients_beta_s))])
    print("Коефіцієнти ts: " + ", ".join(list(map(lambda i:
"{:.2f}".format(i), t_i))))
    f3 = (m-1)*N
    p = 0.95
    q = 0.05
    t = float(student_table.col_values(3)[f3].replace(",", "."))
    self.importance = [True if el > t else False for el in list(t_i)]
    # print result data
    print("f3 = {} q = {} tтабл = {}".format(f3, q, t))
    beta_i = [" $\beta$ {}".format(i) for i in range(N)]
    importance_to_print = ["важливий" if i else "неважливий" for i in

```

```

self.importance]
    to_print = list(zip(beta_i, importance_to_print))
    x_i_names = ["" + list(itertools.compress(["x{}".format(i) for i in
range(N)], self.importance))[1:]
    betas_to_print = list(itertools.compress(coefficients_beta_s,
self.importance))
    print("{0[0]} {0[1]} {1[0]} {1[1]} {2[0]} {2[1]} {3[0]}
{3[1]}".format(*to_print))
    equation = " ".join([" ".join(i for i in zip(list(map(lambda x:
"{:.2f}".format(x), betas_to_print)), x_i_names))]
    print("Рівняння регресії без незначимих членів: y = " + equation)
    self.d = len(betas_to_print)
    self.factors_table2 = [np.array([1] + list(i)) for i in
self.naturalized_factors_table]
    self.fisher_criteria(self.m, self.N, self.d, self.factors_table2,
self.matrix, self.b_coefficients, self.importance)

    def calculate_theoretical_y(self, x_table, b_coefficients, importance):
        x_table = [list(itertools.compress(row, importance)) for row in x_table]
        b_coefficients = list(itertools.compress(b_coefficients, importance))
        y_vals = np.array([sum(map(lambda x, b: x * b, row, b_coefficients)) for
row in x_table])
        return y_vals

    def fisher_criteria(self, m, N, d, factors_table, matrix, b_coefficients,
importance):
        print("\nПеревірка адекватності моделі за критерієм Фішера: m = {}, N =
{} для таблиці y_table".format(m, N))
        fisher_table = xlrd.open_workbook("Fisher.xls").sheet_by_index(0)

        f3 = (m - 1) * N
        f4 = N - d

        theoretical_y = self.calculate_theoretical_y(factors_table,
b_coefficients, importance)
        theoretical_values_to_print = list(
            zip(map(lambda x: "x1 = {0[1]}, x2 = {0[2]}, x3 = {0[3]}".format(x),
factors_table), theoretical_y))

        print("Теоретичні значення y для різних комбінацій факторів:")
        print("\n".join(["{arr[0]}: y = {arr[1]}".format(arr=el) for el in
theoretical_values_to_print]))
        y_averages = np.array(list(map(np.average, matrix)))
        s_ad = m / (N - d) * (sum((theoretical_y - y_averages) ** 2))
        y_variations = np.array(list(map(np.var, matrix)))
        s_v = np.average(y_variations)
        f_p = float(s_ad / s_v)
        f_t = float((fisher_table.row_values(f3) if f3 <= 30 else
fisher_table.row_values(30))[f4].replace(",", "."))
        print("Fp = {}, Ft = {}".format(f_p, f_t))
        print("Fp < Ft => модель адекватна" if f_p < f_t else "Fp > Ft => модель
неадекватна")
Lab3()

```

Результати виконання програми:

```
Дані варіанту 209 : y_max = 245  y_min = 120  x1_min = -20  x1_max = 15  x2_min = -30  x2_max = 45  x3_min = -30  x3_max = -15
+---+---+---+---+---+---+---+---+
| N | X0 | X1 | X2 | X3 | Y1 | Y2 | Y3 |
+---+---+---+---+---+---+---+---+
| 1 | 1 | -1 | -1 | -1 | 222 | 156 | 140 |
| 2 | 1 | -1 | 1 | 1 | 179 | 229 | 241 |
| 3 | 1 | 1 | -1 | 1 | 187 | 204 | 224 |
| 4 | 1 | 1 | 1 | -1 | 139 | 146 | 209 |
+---+---+---+---+---+---+---+---+
+---+---+---+---+---+---+---+---+
| X1 | X2 | X3 | Y1 | Y2 | Y3 |
+---+---+---+---+---+---+---+---+
| -20 | -30 | -30 | 222 | 156 | 140 |
| -20 | 45 | -15 | 179 | 229 | 241 |
| 15 | -30 | -15 | 187 | 204 | 224 |
| 15 | 45 | -30 | 139 | 146 | 209 |
+---+---+---+---+---+---+---+---+

Рівняння регресії для нормованих факторів: y = 189.67 -4.83*x1 +0.83*x2 +21.00*x3

Рівняння регресії для натуралізованих факторів: y = 251.81 -0.276*x1 +0.02*x2 +2.80*x3

Перевірка рівномірності дисперсій за критерієм Кохрена: m = 3, N = 4
Gr = 0.3936111111111113 Gt = 0.7679 f1 = 2 f2 = 4 q = 0.05
Gr < Gt => дисперсії рівномірні => переходимо до наступної статистичної перевірки
```

```
Перевірка значимості коефіцієнтів регресії за критерієм Стюдента: m = 3, N = 4
Оцінки коефіцієнтів  $\beta$ s: 189.66666666666666, -4.833333333333336, 0.833333333333357, 21.000000000000007
Коефіцієнти ts: 23.23, 0.59, 0.10, 2.57
f3 = 8 q = 0.05 tтабл = 2.306
 $\beta_0$  важливий  $\beta_1$  неважливий  $\beta_2$  неважливий  $\beta_3$  важливий
Рівняння регресії без незначимих членів: y = +189.67 +21.00*x3

Перевірка адекватності моделі за критерієм Фішера: m = 3, N = 4 для таблиці y_table
Теоретичні значення y для різних комбінацій факторів:
x1 = -20, x2 = -30, x3 = -30: y = 167.80952380952385
x1 = -20, x2 = 45, x3 = -15: y = 209.80952380952368
x1 = 15, x2 = -30, x3 = -15: y = 209.80952380952368
x1 = 15, x2 = 45, x3 = -30: y = 167.80952380952385
Fr = 0.18592687074830005, Ft = 4.46
Fr < Ft => модель адекватна
```

Контрольні запитання:

1. Що називається дробовим факторним експериментом?

Дробовим факторним експериментом називається експеримент з використанням частини повного факторного експерименту.

2. Для чого потрібно розрахункове значення Кохрена?

Розрахункове значення Кохрена використовують для перевірки однорідності дисперсій.

3. Для чого перевіряється критерій Стюдента?

За допомогою критерію Стюдента перевіряється значущість коефіцієнтів рівняння регресії.

4. Чим визначається критерій Фішера і як його застосовувати?

Критерій Фішера використовують при перевірці отриманого рівняння регресії досліджуваному об'єкту.

Висновок:

В даній лабораторній роботі проведено дробовий трьохфакторний експеримент з трьома статистичними перевірками і отримано коефіцієнти рівняння регресії.