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 № 2

з дисципліни «Методи оптимізації та планування експерименту» на тему

«ПРОВЕДЕННЯ ДВОФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ 3 ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ»

ВИКОНАВ:

студент II курсу ФІОТ

групи ІО-93

Корякін Єгор

Варіант: 315

ПЕРЕВІРИВ:

Регіда П. Г.

Лістинг програми

```
import itertools
import numpy as np
from random import *
import math
from functools import *
y_max = (30 - 15)*10  # 210
y_min = (20 - 15)*10  # 110
x_{table} = [[-1, -1],
           [-1,+1],
           [+1,-1]]
p = 0.99
x1_min = 10
x1_max = 50
x2_min = 25
x2_max = 65
naturalized_x_table = [[x1_min, x2_min],
                        [x1_min, x2_max],
                        [x1_max, x2_min]]
def roma_crit(y1: np.array, y2: np.array, y3: np.array):
    def sigma_theta(m):
        return math.sqrt(abs(2*(2*m-2)/(m*(m-4))))
    def f_uv(y_u: np.array, y_v: np.array):
        dev_u = np.var(y_u)
        dev_v = np.var(y_v)
        return dev_u/dev_v if dev_u > dev_v else dev_v/dev_u
    def theta uv(m: int, fuv: float):
        return (m-2)/m * fuv
    def r_uv(s_t: float, s_uv: float):
        return abs(s_uv - 1)/s_t
    def check criteria(R, m):
        romanovsky_criteria_table = [[None, 2, 6,
3.08],
2.96],
                                       [0.95, 1.71, 2.10, 2.27, 2.41, 2.52, 2.64,
2.78],
                                       [0.90, 1.69, 2.00, 2.17, 2.29, 2.39, 2.49,
2.62]]
        column = romanovsky_criteria_table[0].index(sorted(filter(lambda el: el >= m,
romanovsky_criteria_table[0][1:]))[0])
        trusted probability row = 1
        return R < romanovsky_criteria_table[trusted_probability_row][column]</pre>
```

```
global m
    sTheta = sigma_theta(m)
    accordance = True
    for combination in itertools.combinations((y1,y2,y3), 2):
        fUV = f_uv(combination[0], combination[1])
        sUV = theta_uv(m, fUV)
        R = r_uv(sTheta, sUV)
        accordance *= check_criteria(R,m)
    return accordance
def experiment():
    global m
    return np.array([[randint(y_min, y_max) for _ in range(m)] for _ in range(3)])
def normalized_regression_coeffs():
    def m_i(arr: np.array):
        return np.average(arr)
    def a_i(arr: np.array):
        return sum(arr**2)/len(arr)
    def a_jj(arr1: np.array, arr2: np.array):
        return reduce(lambda res, el: res+el[0]*el[1], list(zip(arr1,arr2)),
0)/len(arr1)
    global x_table
    global y_table
    y_vals = np.array([np.average(i) for i in y_table])
    x1_vals = np.array([i[0] for i in x_table])
    x2_vals = np.array([i[1] for i in x_table])
    m_x1 = m_i(x1_vals)
   m_x2 = m_i(x2_vals)
   m_y = m_i(y_vals)
    a1 = a_i(x1_vals)
    a2 = a_{jj}(x1_{vals}, x2_{vals})
    a3 = a_i(x2_vals)
    a11 = a_jj(x1_vals, y_vals)
    a22 = a_{jj}(x2_{vals}, y_{vals})
    coeffs_matrix = [[1, m_x1, m_x2],
                     [m_x1, a1, a2],
                     [m_x2, a2, a3]]
    vals_matrix = [m_y, a11, a22]
    b_coeffs = list(map(lambda num: round(num, 2), np.linalg.solve(coeffs_matrix,
vals_matrix)))
    return b_coeffs
def assert_normalized_regression():
    global b_coeffs
    global x_table
    global y_table
    y average experim vals = np.array([np.average(i) for i in y table])
    print("\nПеревірка правильності знаходження коефіцієнтів рівняння регресії: ")
    print("Середні експериментальні значення у для кожного рядка матриці планування:
          ", ".join(map(str, y_average_experim_vals)))
    y_theoretical = [b_coeffs[0] + x_table[i][0]*b_coeffs[1] +
x_table[i][1]*b_coeffs[2] for i in range(len(x_table))]
   print("Теоретичні значення у для кожного рядка матриці планування: ".ljust(74) +
```

```
.join(map(str, y_theoretical)))
    for i in range(len(x table)):
            assert round(y_theoretical[i], 2) == round(y_average_experim_vals[i],2)
            print("Неправильні результати пошуку коефіцієнтів рівняння регресії")
    print("Правильні результати пошуку коефіцієнтів рівняння регресії")
def naturalized regression(b coeffs: list):
    v = globals()
    global x1 max
    global x1 min
    global x2 max
    global x2_min
    x1 = abs(x1 max-x1 min)/2
    x2 = abs(x2 max-x2 min)/2
    x10 = (x1_max + x1_min)/2
    x20 = (x2_max + x2_min)/2
    a0 = b\_coeffs[0]-b\_coeffs[1]*x10/x1 - b\_coeffs[2]*x20/x2
    a1 = b_{coeffs}[1]/x1
    a2 = b_coeffs[2]/x2
    return [a0, a1, a2]
def assert_naturalized_regression():
    global y_table
    global naturalized_x_table
    global a coeffs
    y_average_experim_vals = np.array([np.average(i) for i in y_table])
    print("\nПеревірка натуралізації коефіцієнтів рівняння регресії:")
    print("Середні експериментальні значення у для кожного рядка матриці планування:
          ", ".join(map(str, y_average_experim_vals)))
    y_{theoretical} = [a_{coeffs}[0] + naturalized_x_table[i][0]*a_coeffs[1]+
naturalized_x_table[i][1]*a_coeffs[2] for i in range(len(naturalized_x_table))]
    print("Теоретичні значення у для кожного рядка матриці планування: ".ljust(74) +
', ".join(
        map(str, y_theoretical)))
    for i in range(len(naturalized x table)):
            assert round(y_theoretical[i],2) == round(y_average_experim_vals[i],2)
            print("Неправильні результати натуралізації")
    print("Правильні результати натуралізації")
m = 5
y_table = experiment()
while not roma crit(*y table):
    m += 1
    y table = experiment()
labels_table = ["x1", "x2"] + ["y{}".format(i+1) for i in range(m)]
rows_table = [naturalized_x_table[i] + list(y_table[i]) for i in range(3)]
rows normalized table = [x table[i] + list(y table[i]) for i in range(3)]
```

```
print("Матриця планування:")
print((" "*4).join(labels_table))
print("\n".join([" ".join(map(lambda j: "{:<+5}".format(j), rows_table[i])) for i in
range(len(rows_table))]))
print("\t")

print("Hopmobaha matpuця планування:")
print((" "*4).join(labels_table))
print("\n".join([" ".join(map(lambda j: "{:<+5}".format(j),
rows_normalized_table[i])) for i in range(len(rows_normalized_table))]))
print("\t")

b_coeffs = normalized_regression_coeffs()
print("Pibняння регресії для нормованих факторів: y = {0} {1:+}*x1
{2:+}*x2".format(*b_coeffs))
assert_normalized_regression()
a_coeffs = naturalized_regression()
coeffs = naturalized_regression()
assert_naturalized_regression()</pre>
```

Результати виконання програми:

```
Матриця планування:
                           y4
+10 +65 +107 +109 +51 +81 +104
+50 +25 +144 +116 +60 +102 +138
Нормована матриця планування:
     x2 y1 y2 y3 y4 y5
    +1 +107 +109 +51 +81 +104
+1 -1 +144 +116 +60 +102 +138
Рівняння регресії для нормованих факторів: y = 101.2 +4.8*x1 -6.0*x2
Перевірка правильності знаходження коефіцієнтів рівняння регресії:
Середні експериментальні значення у для кожного рядка матриці планування: 102.4, 90.4, 112.0
Теоретичні значення у для кожного рядка матриці планування:
                                                                   102.4, 90.4, 112.0
Правильні результати пошуку коефіцієнтів рівняння регресії
Рівняння регресії для натуралізованих факторів: y = 107.5 + 0.24*x1 - 0.3*x2
Перевірка натуралізації коефіцієнтів рівняння регресії:
Середні експериментальні значення у для кожного рядка матриці планування: 102.4, 90.4, 112.0
Теоретичні значення у для кожного рядка матриці планування:
                                                                     102.4, 90.4, 112.0
Правильні результати натуралізації
```