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» ПРОВЕДЕННЯ ДВОФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ

ВИКОНАВ: Студент II курсу ФІОТ Групи IO-91 Лаппо М.О. - 9119

ПЕРЕВІРИВ: Регіда П.Г.

Мета:

Провести двофакторний експеримент, перевірити однорідність дисперсії за критерієм Романовського, отримати коефіцієнти рівняння регресії, провести натуралізацію рівняння регресії.

Варіант завдання:

Варіант	$X_{\scriptscriptstyle 1}$		X_2	
	min	max	min	max
116	-10	50	-20	60

$$Y_{max}$$
=(30-16)*10 = 140
 Y_{min} =(20-16)*10 = 40

Код:

```
import math
 from random import randint
 import numpy as np
p_1ist = (0.99, 0.98, 0.95, 0.90)
RKRtable = {2: (1.73, 1.72, 1.71, 1.69),
6: (2.16, 2.13, 2.10, 2.00),
8: (2.43, 4.37, 2.27, 2.17),
10: (2.62, 2.54, 2.41, 2.29),
12: (2.75, 2.66, 2.52, 2.39),
15: (2.90, 2.80, 2.64, 2.49),
20: (3.08, 2.96, 2.78, 2.62)}
minYlim = 40
maxYlim = 140
X1min = -10
X1min_n = -1
X1max = 50
x1max_n = 1
X2min = -20
X2min_n = -1
x2max = 60
X2max_n = 1
Ymatr = [[randint(minYlim, maxYlim) for i in range(m)] for j in range(3)]
Yavg = [sum(Ymatr[i][j] for j in range(m)) / m for i in range(3)]
sig1 = sum([(j - Yavg[0]) ** 2 for j in Ymatr[0]]) / m
sig2 = sum([(j - Yavg[1]) ** 2 for j in Ymatr[1]]) / m
sig3 = sum([(j - Yavg[2]) ** 2 for j in Ymatr[2]]) / m
sigT = math.sqrt((2 * (2 * m - 2)) / (m * (m - 4)))
fuv1 = sig1 / sig2
fuv2 = sig3 / sig1
fuv3 = sig3 / sig2
Tuv1 = ((m - 2) / m) * fuv1

Tuv2 = ((m - 2) / m) * fuv2

Tuv3 = ((m - 2) / m) * fuv3
```

```
ruv1 = abs(Tuv1 - 1)
ruv2 = abs(Tuv2 - 1) / sigT
ruv3 = abs(Tuv3 - 1) / sigT
[[MY, MX1, MA2],

[A11, A1, A2],

[A22, A2, A3]],

np.linalg.inv([[1, MX1, MX2],

[MX1, A1, A2],

[MX2, A2, A3]])))
b0 = np.linalg.det(np.dot([[MY, MX1, MX2],
                                   b1 = np.linalg.det(np.dot([[1, MY, MX2]
b2 = np.linalg.det(np.dot([[1, MX1, MY], [MX1, A1, A11]
                                      [MX2, A2, A22]]
                                    [MX2, A2, A22]],
np.linalg.inv([[1, MX1, MX2],
[MX1, A1, A2],
[MX2, A2, A3]])))
def checkRegression():
   NY1 = round(b0 - b1 - b2, 1)
   NY2 = round(b0 + b1 - b2, 1)
   NY3 = round(b0 - b1 + b2, 1)
   if NY1 == Yavg[0] and NY2 == Yavg[1] and NY3 == Yavg[2]:
           print("Значення перевірки нормаваного рівняння регресії сходяться")
           print("Значення перевірки нормаваного рівняння регресії НЕ сходяться")
NORM_Y = b0 - b1 + b2
DX1 = math.fabs(X1max - X1min) /
DX2 = math.fabs(X2max - X2min) /
X10 = (X1max + X1min) / 2
X20 = (X2max + X2min) / 2
AA0 = b0 - b1 * X10 / DX1 - b2 * X20 / DX2
AA1 = b1 / DX1
AA2 = b2 / DX2
def odnor_disp():
      m1 = min(RKRtable, key=lambda x: abs(x - m))
      for ruv in (ruv1, ruv2, ruv3):
           if ruv > RKRtable[m1][0]:
           for rkr in range(len(RKRtable[m1])):
                 if ruv < RKRtable[m1][rkr]:</pre>
                      p = rkr
      return p_list[p]
```

```
def nat_reg(x1, x2):
      return AAO + AA1 * x1 + AA2 * x2
for i in range(3):
    print("Y{}: {}, Average: {}".format(i + 1, Ymatr[i], Yavg[i]))
print( ------
print("Fuv1 =", fuv1)
print("Fuv2 =", fuv2)
print("Fuv3 =", fuv3)
print("------
print("------
print("θuv1 =", Tuv1)
print("θuv2 =", Tuv2)
print("θuv3 =", Tuv3)
print("----
print("------
print("Ruv1 =", ruv1)
print("Ruv2 =", ruv2)
print("Ruv3 =", ruv3)
print("------
print(
print("Однорідна дисперсія:", odnor_disp())
print("Натуралізоване рівняння регресії:")
Ynr = [round(nat_reg(x1min, x2min), 2),
            round(nat_reg(X1max, X2min), 2),
round(nat_reg(X1min, X2max), 2)]
print(Ynr)
if Ynr == Yavg:
    print("Коефіцієнти натуралізованого рівняння регресії вірні")
checkRegression()
```

Результат виконання роботи:

```
C:\TeoriyaUmovirnostey\venv\Scripts\python.exe C:/TeoriyaUmovirnostey/venv,
Y1: [50, 83, 76, 52, 70], Average: 66.2
Y2: [69, 125, 86, 140, 42], Average: 92.4
Y3: [122, 130, 79, 126, 41], Average: 99.6
\sigma^2 y1: 171.36
σ<sup>2</sup> y2: 1291.44
\sigma^2 y3: 1196.24
\sigma\theta = 1.7888543819998317
Fuv1 = 0.1326890912469801
Fuv2 = 6.980859010270774
Fuv3 = 0.9262838381961221
\theta u v 1 = 0.07961345474818807
\theta u v 2 = 4.188515406162464
\theta u v 3 = 0.5557703029176733
Ruv1 = 0.5145117201898095
Ruv2 = 1.7824342988711555
Ruv3 = 0.24833195007505565
______
Однорідна дисперсія: 0.9
mx1: -0.33333333333333333
mx2: -0.333333333333333333
my: 86.066666666668
a1: 1.0
a2: -0.333333333333333333
a3: 1.0
a11: -24.4666666666665
a22: -19.66666666666675
b0: 96.0000000000033
b1: 13.100000000000673
b2: 16.70000000000017
Натуралізація коефіцієнтів:
Δx1: 30.0
\Delta x2: 40.0
x10: 20.0
x20: 20.0
a0: 78.9166666666653
a1: 0.436666666666891
a2: 0.4175000000000004
Натуралізоване рівняння регресії:
[66.2, 92.4, 99.6]
Коефіцієнти натуралізованого рівняння регресії вірні
Значення перевірки нормаваного рівняння регресії сходяться
Process finished with exit code 0
```

Контрольні запитання:

експерименту.

1. <u>Що таке регресійні поліноми і де вони застосовуються?</u> Регресійні поліноми – це апроксимуючі поліноми, за допомогою яких ми можемо описати функцію. Застосовуються в теорії планування

2. Визначення однорідності дисперсії.

Опираючись на вимоги регресивного аналізу достовірне оброблення та використання вихідних даних експериментальних досліджень можливе лише тоді, коли дисперсії вимірювання функцій відгуку в кожній точці експерименту ϵ однаковими. Дана властивість називається однорідністю дисперсії.

3. Що називається повним факторним експериментом?

 $\Pi \Phi E$ — багатофакторний експеримент в якому використовуються всі можливі комбінації рівні факторів. $N_{\Pi \Phi E} = 2^k$ або 3^k або 5^k .

Висновок:

В даній лабораторній роботі я провела двофакторний експеримент з перевіркою дисперсій на однорідність за критерієм Романовського і отримала коефіцієнти рівняння регресії. Також провела натуралізацію рівняння регресії.