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

3 дисципліни «*Методи оптимізації та планування експерименту*» На тему:

«Проведення двофакторного експерименту з використанням лінійного рівняння регресії»

ВИКОНАВ: Студент II курсу ФІОТ Групи ІО-93 Камінський Є.О. – 9314 Номер в списку: 12

ПЕРЕВІРИВ: ас. 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_1		X_2	
	min	max	min	max
312	-40	20	-70	10

$$Y_{min}$$
=(30-12)*10 = 180
 Y_{max} =(20-12)*10 = 80

Роздруківка коду програми:

```
import numpy as np
class Exp:
   def __init__(self, X1_range, X2_range, Y_range, m):
        self.R_crit = {5: 2, 6: 2.16, 7: 2.3, 8: 2.43, 9: 2.5}
        self.X1_range = X1_range
       self.X2_range = X2_range
        self.Y range = Y range
        self.plan matr = np.array(
            [np.random.randint(*self.X1 range, size=3),
             np.random.randint(*self.X2_range, size=3)]).T
        self.x0 = [np.mean(self.X1_range), np.mean(self.X2_range)]
        self.norm_matrix = self.norm_plan_matr()
        self.m = m
        self.experiment()
        self.b = self.find_b()
        self.a = self.find a()
        self.check_b = self.check_b_koefs()
        self.check_a = self.check_a_koefs()
   def experiment(self):
        self.y_matrix = np.random.randint(*self.Y_range, size=(3, self.m))
        self.y_mean = np.mean(self.y_matrix, axis=1)
        self.y_var = np.var(self.y_matrix, axis=1)
        self.sigma = np.sqrt((2 * (2 * self.m - 2)) / (self.m * (self.m - 4)))
        if not self.check_r():
            self.experiment()
   def norm_plan_matr(self) -> np.array:
```

```
self.N = self.plan matr.shape[0]
    self.k = self.plan matr.shape[1]
    interval of change = [self.X1 range[1] - self.x0[0],
                          self.X2_range[1] - self.x0[1]]
    X_{norm} = [
        [(self.plan_matr[i, j] - self.x0[j]) / interval_of_change[j]
         for j in range(self.k)]
    return np.array(X_norm)
def check_r(self) -> bool:
    for i in range(len(self.y_var)):
        for j in range(len(self.y_var)):
            if i > j:
                if self.y_var[i] >= self.y_var[j]:
                    R = (abs((self.m - 2) * self.y_var[i] /
                         (self.m * self.y_var[j]) - 1) / self.sigma)
                    R = (abs((self.m - 2) * self.y_var[j] /
                         (self.m * self.y_var[i]) - 1) / self.sigma)
                if R > self.R_crit[self.m]:
                    return False
    return True
def find b(self) -> np.array:
    mx1 = np.mean(self.norm_matrix[:, 0])
    mx2 = np.mean(self.norm matrix[:, 1])
    a1 = np.mean(self.norm_matrix[:, 0] ** 2)
    a2 = np.mean(self.norm_matrix[:, 0] * self.norm_matrix[:, 1])
    a3 = np.mean(self.norm_matrix[:, 1] ** 2)
    my = np.mean(self.y_mean)
    a11 = np.mean(self.norm_matrix[:, 0] * self.y_mean)
    a22 = np.mean(self.norm_matrix[:, 1] * self.y mean)
    b = np.linalg.solve([[1, mx1, mx2],
                         [mx1, a1, a2],
                         [mx2, a2, a3]],
                        [my, a11, a22])
    return b
def find_a(self) -> np.array:
    delta_x = [abs(self.X1_range[1] - self.X1_range[0]) / 2,
               abs(self.X2_range[1] - self.X2_range[0]) / 2]
    a = [(self.b[0] - self.b[1] * self.x0[0] / delta_x[0] -
          self.b[2] * self.x0[1] / delta_x[1]),
         self.b[1] / delta_x[0],
         self.b[2] / delta_x[1]]
    return np.array(a)
def check_b_koefs(self) -> np.array:
    return np.array([
        (self.b[0] + np.sum(self.b[1:3] * self.norm_matrix[i]))
        for i in range(self.N)])
def check_a_koefs(self) -> np.array:
    return np.array([
        (self.a[0] + np.sum(self.a[1:3] * self.plan matr[i]))
```

```
for i in range(self.N)])

def results(self) -> None:
    print('Матриця планування:\n', self.plan_matr)
    print('\nНормована матриця:\n', self.norm_matrix)
    print('\nМатриця ү:\n', self.y_matrix)
    print('\nМормовані коефіцієнти: ', self.b)
    print('Натуралізовані коефіцієнти:', self.a)
    print('Ny середнє: ', self.y_mean)
    print('Перевірка нормованих коефіцієнтів: ', self.check_b)
    print('Перевірка натуралізованих коефіцієнтів: ', self.check_a)

if __name__ == '__main__':
    np.set_printoptions(precision=3)
    m = 6
    x1_minmax = [-40, 20]
    x2_minmax = [-70, -10]
    y_minmax = [80, 180]
    exp = Exp(x1_minmax, x2_minmax, y_minmax, m)
    exp.results()
```

Скріншоти результату виконання роботи::

```
Матриця планування:
[[-16 -59]
[ 0 -38]
[-34 -25]]
Нормована матриця:
[[-0.2 -0.633]
 [ 0.333 0.067]
 [-0.8 0.5 ]]
Матриця Ү:
[[ 89 141 166 119 114 155]
[145 115 116 89 141 123]
[ 82 122 136 128 176 96]]
Нормовані коефіцієнти: [123.822 -5.13 -9.187]
Натуралізовані коефіцієнти: [109.864 -0.171 -0.306]
Ү середне:
                                       [130.667 121.5 123.333]
Перевірка нормованих коефіцієнтів:
                                       [130.667 121.5 123.333]
Перевірка натуралізованих коефіцієнтів: [130.667 121.5 123.333]
```

Висновок:

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

Контрольні питання:

- 1. *Що таке регресійні поліноми і де вони застосовуються*? Регресійні поліноми це апроксимуючі поліноми, за допомогою яких ми можемо описати функцію. Застосовуються в теорії планування експерименту.
- 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 є 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 .