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 планування експерименту»

на тему: «ПРОВЕДЕННЯ ТРЬОХФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ»

ВИКОНАЛА: студентка 2 курсу групи IB-92 Бабенко В.В. Залікова - 9201

ПЕРЕВІРИВ: ас. Регіда П.Г.

Хід роботи

Мета: провести дробовий трьохфакторний експеримент. Скласти матрицю планування, знайти коефіцієнти рівняння регресії, провести 3 статистичні перевірки.

Завдання:

Скласти матрицю планування для дробового трьохфакторного експерименту. Провести
експеримент в усіх точках факторного простору, повторивши N експериментів, де N – кількість
експериментів (рядків матриці планування) в усіх точках факторного простору – знайти значення
функції відгуку У. Значення функції відгуку знайти у відповідності з варіантом діапазону,
зазначеного далі (випадковим чином).

```
y_{\text{max}} = 200 + x_{\text{cp max}}; y_{\text{min}} = 200 + x_{\text{cp min}} y_{\text{min}} = 200 + x_{\text{cp min}} y_{\text{min}} = \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. Написати комп'ютерну програму, яка усе це виконує.

Варіант

ı	1						
	201	-10	50	-20	40	-20	-15

Лістинг

```
from random import *
import numpy as np
from numpy.linalg import solve
from scipy.stats import f, t
from functools import partial
```

class FractionalExperiment:

Проведення дробового трьохфакторного експерименту

```
def init (self, n, m):
   self.n = n
    self.m = m
    self.x_range = [[-10, 50], [-20, 40], [-20, 15]]
    # Хср мах та Хср мін
    self.x min = (-10 - 20 - 20) / 3
    self.x max = (50 + 40 + 15) / 3
    # у макс та у мін
    self.y max = round(200 + self.x max)
    self.y min = round(200 + self.x min)
    # матриця планування ПФЕ
    self.x norm = [[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]]
        # функція повертає новий масив, заповнений нулями
        self.y = np.zeros(shape=(self.n, self.m))
        # генерація у
        self.y new = []
        for i in range(self.n):
            for j in range(self.m):
                self.y[i][j] = randint(self.y min, self.y max)
        # середнє значення у
        self.y av = [round(sum(i) / len(i), 2) for i in self.y]
        \# зрізаємо матрицю ПФЕ до рядка, який за індексом рівний довжині у
        self.x norm = self.x norm[:len(self.y)]
        # формуємо новий масив указаної форми, заповнений одиницями
        self.x = np.ones(shape=(len(self.x norm), len(self.x norm[0])))
        for i in range(len(self.x norm)):
            for j in range(1, len(self.x norm[i])):
                if self.x norm[i][j] == -1:
                    self.x[i][j] = self.x range[j - 1][0]
                    self.x[i][j] = self.x range[j - 1][1]
        self.f1 = m - 1
        self.f2 = n
        self.f3 = self.f1 * self.f2
        self.q = 0.05
# підстановка коефіцієнтів у рівняння регресії
    def regression(self, x, b):
        y = sum([x[i] * b[i] for i in range(len(x))])
        return y
# Розрахунок коефіцієнтів рівняння регресії
    def count koefs(self):
       mx1 = sum(self.x[:, 1]) / self.n
       mx2 = sum(self.x[:, 2]) / self.n
       mx3 = sum(self.x[:, 3]) / self.n
       my = sum(self.y av) / self.n
        a12 = sum([self.x[i][1] * self.x[i][2] for i in range(len(self.x))]) /
self.n
        a13 = sum([self.x[i][1] * self.x[i][3] for i in range(len(self.x))]) /
self.n
        a23 = sum([self.x[i][2] * self.x[i][3] for i in range(len(self.x))]) /
self.n
        a11 = sum([i ** 2 for i in self.x[:, 1]]) / self.n
        a22 = sum([i ** 2 for i in self.x[:, 2]]) / self.n
        a33 = sum([i ** 2 for i in self.x[:, 3]]) / self.n
        a1 = sum([self.y av[i] * self.x[i][1] for i in range(len(self.x))]) /
self.n
        a2 = sum([self.y_av[i] * self.x[i][2] for i in range(len(self.x))]) /
self.n
        a3 = sum([self.y_av[i] * self.x[i][3]) for i in range(len(self.x))]) /
self.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) for i in solve(X, Y)]
        print('\nPiвняння perpecii')
       print(f'y = \{B[0]\} + \{B[1]\}*x1 + \{B[2]\}*x2 + \{B[3]\}*x3')
       return B
# Розрахунок дисперсії
   def dispersion(self):
        res = []
        for i in range(self.n):
```

```
s = sum([(self.y av[i] - self.y[i][j]) ** 2 for j in range(self.m)])
/ self.m
            res.append(s)
        return res
# Перевірка однорідності дисперсій за критерієм Кохрена
    def kohren(self):
        q1 = self.q / self.f1
        fisher value = f.ppf(q=1 - q1, dfn=self.f2, dfd=(self.f1 - 1) * self.f2)
        G cr = fisher value / (fisher value + self.f1 - 1)
        s = self.dispersion()
        Gp = max(s) / sum(s)
        return Gp, G cr
    def student(self):
        # Перевірка знащущості коефіцієнтів за критерієм Стьюдента
        def bs():
            res = [sum(1 * y for y in self.y av) / self.n]
            for i in range(3): #4 - \kappa c \tau b \phi a \kappa \tau o \rho i B
                b = sum(j[0] * j[1] for j in zip(self.x[:, i], self.y av)) /
self.n
                res.append(b)
            return res
        S kv = self.dispersion()
        s kv aver = sum(S kv) / self.n
        # статистична оцінка дисперсії
        s Bs = (s kv aver / self.n / self.m) ** 0.5
        Bs = bs()
        ts = [abs(B) / s Bs for B in Bs]
        return ts
# Перевірка адекватності за критерієм Фішера
    def fisher(self, d):
        S ad = self.m / (self.n - d) * sum([(self.y new[i] - self.y av[i]) ** 2]
for i in range(len(self.y))])
        S kv = self.dispersion()
        S kv aver = sum(S kv) / self.n
        F p = S ad / S kv aver
        return F p
    def check(self):
        # Проведення статистичних перевірок
        student = partial(t.ppf, q=1 - 0.025)
        t student = student(df=self.f3)
        print('\nПеревірка за критерієм Кохрена')
        Gp, G kr = self.kohren()
        print(f'Gp = {Gp}')
        if Gp < G kr:</pre>
            print (f'3 ймовірністю {1-self.q} дисперсії однорідні.')
        else:
            print ("Необхідно збільшити кількість дослідів")
            self.m += 1
            FractionalExperiment(self.n, self.m)
        ts = self.student()
        print('\nПеревірка значущості коефіцієнтів за критерієм Стьюдента')
        print('Критерій Стьюдента:\n', ts)
        res = [t for t in ts if t > t student]
        B = self.count koefs()
        final k = [B[ts.index(i)] for i in ts if i in res]
        print('Коефіцієнти {} статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з
рівняння.'.format(
```

```
[i for i in B if i not in final k]))
        for j in range(self.n):
            self.y new.append(self.regression([self.x[j][ts.index(i)] for i in
ts if i in res], final k))
        print(f'\nЗначення "y" з коефіцієнтами {final k}')
        print(self.y new)
        d = len(res)
        f4 = self.n - d
        F p = self.fisher(d)
        fisher = partial(f.ppf, q=1 - 0.05)
        f t = fisher(dfn=f4, dfd=self.f3) # табличне значення
        print('\nПеревірка адекватності за критерієм Фішера')
        print('Fp =', F p)
        print('F t = ', f t)
        if F p < f t:
           print('Математична модель адекватна експериментальним даним')
            print('Математична модель не адекватна експериментальним даним')
experiment = FractionalExperiment(7, 8)
experiment.check()
```

Відповіді на контрольні запитання

1.Що називається дробовим факторним експериментом?

Дробовий факторний експеримент – це частина ПФЕ, який мінімізує число дослідів, за рахунок тієї інформації, яка не дуже істотна для побудови лінійної моделі.

2. Для чого потрібно розрахункове значення Кохрена?

Розрахункове значення Кохрена використовують для перевірки однорідності дисперсій.

3. Для чого перевіряється критерій Стьюдента?

За допомогою критерію Стьюдента 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.

Результати роботи програми

```
C:\Users\doma\Anaconda3\python.exe "D:/вика програми/4 семестр/Методи наукових досліджень/Lab3.py"
Перевірка за критерієм Кохрена
Gp = 0.22947201079488963
3 ймовірністю 0.95 дисперсії однорідні.
Перевірка значущості коефіцієнтів за критерієм Стьюдента
Критерій Стьюдента:
[111.18996406402569, 111.18996406402569, 1715.9390181643319, 641.5778631915445]
Рівняння регресії
y = 210.68 + -0.07*x1 + -0.0*x2 + -0.03*x3
Коефіцієнти [-0.07] статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з рівняння.
Значення "у" з коефіцієнтами [210.68, 210.68, -0.0, -0.03]
[421.9600000000004,\ 420.91,\ 420.91,\ 421.9600000000000,\ 420.91,\ 421.960000000000,\ 420.91,\ 421.9600000000000]
Перевірка адекватності за критерієм Фішера
Fp = 4204.016634663324
F_t = 2.7939488515842408
Математична модель не адекватна експериментальним даним
Process finished with exit code 0
```

Висновок:

В даній лабораторній роботі проведено дробовий трьохфакторний експеримент. Складено матрицю планування, знайдено коефіцієнти рівняння регресії, провести 3 статистичні перевірки. Кінцевої мети досягнуто.