# Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського» Факультет інформатики та обчислювальної техніки Кафедра обчислювальної техніки

# Методи планування експерименту Лабораторна робота №5

«Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з урахуванням квадратичних членів (центральний ортогональний композиційний план)»

### Виконав:

студент II курсу ФІОТ групи IB-92 Накарловіч Р. Р. номер у списку групи – 14

## Перевірив:

ас. Регіда П. Г.

### Мета:

Провести трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів ,використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайти рівняння регресії, яке буде адекватним для опису об'єкту.

### Завдання:

- 1. Взяти рівняння з урахуванням квадратичних членів.
- 2. Скласти матрицю планування для ОЦКП
- 3. Провести експеримент у всіх точках факторного простору (знайти значення функції відгуку Y). Значення функції відгуку знайти у відповідності з варіантом діапазону, зазначеного далі. Варіанти вибираються по номеру в списку в журналі викладача.

$$\begin{aligned} y_{i\max} &= 200 + x_{cp\max} \\ y_{i\min} &= 200 + x_{cp\min} \end{aligned}$$
 где  $x_{cp\max} = \frac{x_{1\max} + x_{2\max} + x_{3\max}}{3}$ ,  $x_{cp\min} = \frac{x_{1\min} + x_{2\min} + x_{3\min}}{3}$ 

- 4. Розрахувати коефіцієнти рівняння регресії і записати його.
- 5. Провести 3 статистичні перевірки.

Варіанти обираються по номеру в списку в журналі викладача.

### Варіант завдання:

Nºваріанта	λ	F <sub>1</sub>	3	$\mathfrak{c}_2$	$x_3$		
• • — варіанта	min	max	min	Max	min	max	
214	-6	10	-8	3	-10	9	

### Лістинг програми:

```
import random
from functools import partial
import numpy
import pandas
import sklearn.linear model as lm
from scipy.stats import f, t
from pyDOE2 import ccdesign
from tabulate import tabulate
class LaboratoryWorkN5:
    def init (self, x1, x2, x3):
        self.n, self.m = 15, 6
        self.x, self.y, self.x normalized = None, None, None
        self.y average = None
        self.b = None
        self.x range = (x1, x2, x3)
        self.x aver max = numpy.average([x[1] for x in self.x range])
        self.x aver min = numpy.average([x[0] for x in self.x range])
        self.y max = 200 + int(self.x aver max)
        self.y min = 200 + int(self.x aver min)
    class Criteria:
        def init (self, x, y, n, m):
            self.x, self.y = x, y
            self.n, self.m = n, m
            self.fl, self.f2 = self.m - 1, self.n
            self.q = 0.05
            self.q1 = self.q / self.f1
        def s_kv(self, y_average):
            result = []
            for i in range(self.n):
                s = sum([(y average[i] - self.y[i][j]) ** 2 for j in
range(self.m)]) / self.m
                result.append(round(s, 3))
            return result
        def cochrane criterion(self, y average):
            s_kv = self.s_kv(y_average)
            gp = max(s kv) / sum(s kv)
            print('Перевірка за критерієм Кохрена:')
            return qp
        def cochrane(self):
            fisher value = f.ppf(q=1 - self.q1, dfn=self.f2, dfd=(self.f1
- 1) * self.f2)
            return fisher value / (fisher value + self.f1 - 1)
        def bs(self, x, y average):
            result = [sum(y average) / self.n]
            for i in range (len(x[0])):
                b = sum(j[0] * j[1] for j in zip(x[:, i], y average)) /
self.n
                result.append(b)
            return result
```

```
def student criterion(self, x, y average):
            s kv = self.s kv(y average)
            s kv aver = sum(s kv) / self.n
            s bs = (s kv aver / self.n / self.m) ** 0.5
            bs = self.bs(x, y average)
            return [round(abs(B) / s bs, 3) for B in bs]
        def fisher criterion(self, y average, y new, d):
            s = self.m / (self.n - d) * sum([(y new[i] - y average[i]))
** 2 for i in range(len(self.y))])
            s kv = self.s_kv(y_average)
            s kv aver = sum(s kv) / self.n
            return s ad / s kv aver
    @staticmethod
    def add sq nums(x):
        for i in range(len(x)):
            x[i][4] = x[i][1] * x[i][2]
            x[i][5] = x[i][1] * x[i][3]
            x[i][6] = x[i][2] * x[i][3]
            x[i][7] = x[i][1] * x[i][3] * x[i][2]
            x[i][8] = x[i][1] ** 2
            x[i][9] = x[i][2] ** 2
            x[i][10] = x[i][3] ** 2
        return x
    def get y average(self):
        self.y average = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in self.y]
    @staticmethod
    def regression equation (x, b):
        return sum([x[i] * b[i] for i in range(len(x))])
    def get b coefficient(self):
        skm = lm.LinearRegression(fit intercept=False)
        skm.fit(self.x, self.y average)
        self.b = skm.coef
        print('Коефіцієнти рівняння регресії:')
        self.b = [round(i, 3) for i in self.b]
        print('\ty = {} +{}*x1 +{}*x2 +{}*x3 + {}*x1*x2 + {}*x1*x3 +
{} *x2*x3 + b{} *x1*x2*x3 + {} x1^2 + {} x2^2 + {} x3^2'
              .format(*self.b))
        print (f'Pesyльтат рівняння зі знайденими
коефіцієнтами: \n\t{numpy.dot(self.x, self.b)}')
    def check(self):
        criteria = self.Criteria(self.x, self.y, self.n, self.m)
        print('Перевірка рівняння:')
        f1 = self.m - 1
        f2 = self.n
        f3 = f1 * f2
        q = 0.05
        student = partial(t.ppf, q=1 - q)
        t student = student(df=f3)
        g kr = criteria.cochrane()
        y average = [round(sum(i) / len(i), 3) for i in self.y]
        print(f'\tCepeдне значення у: {y average}')
        dispersion = criteria.s kv(y average)
```

```
print(f'\tДисперсія y: {dispersion}')
        gp = criteria.cochrane criterion(y average)
        print(f' \setminus tGp = \{qp\}')
        if gp < g kr:
            print (f'\t3 iмовірністю {1 - q} дисперсії однорідні.')
        else:
            print('\tHeoбxiдно збільшити кількість дослідів!')
            self.m += 1
            new exp = LaboratoryWorkN5(*self.x range)
            new exp.run(self.n, self.m)
        ts = criteria.student criterion(self.x normalized[:, 1:],
y average)
        print(f'Перевірка за критерієм Стьюдента:\n\t{ts}')
        result = [element for element in ts if element > t student]
        final k = [self.b[i]] for i in range(len(ts)) if ts[i] in result]
        print(f'\tKoeqiqientu {[round(i, 3) for i in self.b if i not in
final k]} '
               f'статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з
рівняння. ')
        y new = []
        for j in range(self.n):
            y new.append(round(
                 self.regression equation([self.x[j][i] for i in
range(len(ts)) if ts[i] in result], final k), 3))
        print(f'Значення Y з коефіцієнтами {final k}:')
        print(f'\t{y new}')
        d = len(result)
        if d >= self.n:
            print('F4 <= 0')</pre>
        f4 = self.n - d
        f p = criteria.fisher criterion(y average, y new, d)
        fisher = partial(f.ppf, q=0.95)
        f t = fisher(dfn=f4, dfd=f3)
        print ('Перевірка адекватності за критерієм Фішера:')
        print(f' \setminus tFp = \{f p\}')
        print(f' \setminus tFt = \{f t\}')
        if f p < f t:</pre>
            print('\tMaтeмaтична модель адекватна експериментальним
даним. ')
        else:
            print('\tMaтeмaтична модель не адекватна експериментальним
даним.')
    def fill y(self):
        self.y = numpy.zeros(shape=(self.n, self.m))
        for i in range(self.n):
            for j in range(self.m):
                 self.y[i][j] = random.randint(self.y min, self.y max)
    def form matrix(self):
        self.fill y()
        if self.n > 14:
            no = self.n - 14
```

```
else:
            no = 1
        self.x normalized = ccdesign(3, center=(0, no))
        self.x normalized = numpy.insert(self.x normalized, 0, 1, axis=1)
        for i in range (4, 11):
            self.x normalized = numpy.insert(self.x normalized, i, 0,
axis=1)
        1c = 1.215
        for i in range(len(self.x normalized)):
            for j in range(len(self.x normalized[i])):
                if self.x normalized[i][j] < -1 or</pre>
self.x normalized[i][j] > 1:
                    if self.x normalized[i][j] < 0:</pre>
                        self.x normalized[i][j] = -lc
                    else:
                        self.x normalized[i][j] = lc
        self.x normalized = self.add sq nums(self.x normalized)
        self.x = numpy.ones(shape=(len(self.x normalized),
len(self.x normalized[0])), dtype=numpy.int64)
        for i in range(8):
            for j in range (1, 4):
                if self.x normalized[i][j] == -1:
                    self.x[i][j] = self.x range[j - 1][0]
                else:
                    self.x[i][j] = self.x range[j - 1][1]
        for i in range(8, len(self.x)):
            for j in range (1, 3):
                self.x[i][j] = (self.x range[j - 1][0] + self.x range[j -
1][1]) / 2
        dx = [self.x range[i][1] - (self.x range[i][0] +
self.x range[i][1]) / 2 for i in range(3)]
        self.x[8][1] = lc * dx[0] + self.x[9][1]
        self.x[9][1] = -lc * dx[0] + self.x[9][1]
        self.x[10][2] = lc * dx[1] + self.x[9][2]
        self.x[11][2] = -lc * dx[1] + self.x[9][2]
        self.x[12][3] = lc * dx[2] + self.x[9][3]
        self.x[13][3] = -lc * dx[2] + self.x[9][3]
        self.x = self.add sq nums(self.x)
        show arr = pandas.DataFrame(self.x)
        print('X:\n', tabulate(show arr, headers='keys',
tablefmt='psql'))
        show arr = pandas.DataFrame(self.x normalized)
        print ('Hopmobani X:\n', tabulate (show arr.round(0),
headers='keys', tablefmt='psql'))
        show arr = pandas.DataFrame(self.y)
        print('Y:\n', tabulate(show arr, headers='keys',
tablefmt='psql'))
```

```
def run(self, n=None, m=None):
    if n is not None and m is not None:
        self.n = n
        self.m = m

    self.form_matrix()
    self.get_y_average()
    self.get_b_coefficient()
    self.check()

if __name__ == '__main__':
    worker = LaboratoryWorkN5((-6, 10), (-8, 3), (-10, 9))
    worker.run(15, 3)
```

### Результати виконання роботи:

Χ: +---+ | | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 | 1 | -6 | -8 | -10 | 48 | 60 | 80 | -480 | 36 | 64 | 10 | -8 | -10 | -80 | -100 | 80 | 800 | 100 | 64 | 2 | 1 | -6 | 3 | -10 | -18 | 60 | -30 | 180 | 36 | 100 I 1 | 10 | 3 | -10 | 30 | -100 | -30 | -300 | 100 | 9 | 100 l 4 1 | -6 | -8 | 9 | 48 | -54 | -72 | 432 | 36 | 64 81 | 1 | 10 | -8 | 9 | -80 | 90 | -72 | -720 | 100 | 64 81 | 6 1 | -6 | 3 | 9 | -18 | -54 | 27 | -162 | 36 | 9 | 81 I 7 I 1 | 10 | 3 | 9 | 30 | 90 | 27 | 270 | 100 | 9 | 81 I 1 I 11 | -2 | 1 | -22 | 11 | -2 | -22 | 121 | 4 | 8 I 1 | 1 | -7 | -2 | 1 | 14 | -7 | -2 | 14 | 49 | 4 | 9 | 1 | 1 | 2 | 4 | 1 | 8 | 2 | 4 | 8 | 4 | 1 | I 10 I 16 I | 11 | 1 | 2 | -8 | 1 | -16 | 2 | -8 | -16 | 4 | 64 1 | 2 | -2 | 12 | -4 | 24 | -24 | -48 | 4 | 4 | | 12 | 1 | 144 | 13 | 1 | 2 | -2 | -10 | -4 | -20 | 20 | 40 | 4 | 4 | 100 | 14 | 1 | 2 | -2 | 1 | -4 | 2 | -2 | -4 | 4 | 4 | +----+

Нормовані Х:

	+	-+-	+		+	+	+	+	+	+	+-	+-	+-	+
-		1	0	1	2	3	1	4	5	6	7	8	9	10
		+	+-	+	4		-+-	+-	+-	+-	+	+	+	
-	0	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
	2	1	1	-1	1	-1	1	-1	1	-1	1	1	1	1
	3	1	1	1	1	-1	1	1	-1	-1	-1	1	1	1
-	4	1	1	-1	-1	1	1	1	-1	-1	1	1	1	1
-	5	1	1	1	-1	1	1	-1	1	-1	-1	1	1	1
	6	1	1	-1	1	1	1	-1	-1	1	-1	1	1	1
-	7	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
	8	1	1	-1	0	0	-	-0	-0	0	-0	1	0	0
	9	1	1	1	0	0	1	0	0	0	0	1	0	0
-	10	1	1	0	-1	0	1	-0	0	-0	-0	0	1	0
-	11	1	1	0	1	0	1	0	0	0	0	0	1	0
	12	1	1	0	0	-1	1	0	-0	-0	-0	0	0	1
	13	1	1	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	1
-	14	1	1	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0
+		. +	+-	+	4		-+-	+-	+-	+-		+	+	+

Υ:

++									
1		I	0	I	1	I	2	I	
+									
1	0		207	I	204		197	I	
-	1		196		196		206	I	
1	2		194		203		192	I	
-	3		202		205		206	L	
1	4		199		195		194	I	
-	5		206		195		195	L	
1	6		198		200		197	I	
-	7		201		194		197	L	
1	8		197		201		199	I	
-	9		194		202		204	L	
1	10		192		193		201	T	
	11		195		197		192	I	
-	12		193		207		196	L	
-	13		197		206		206	L	
1	14		193		202		194	T	
+		+		+		+		+	

```
Коефіцієнти рівняння регресії:
   y = 197.048 + 0.014 \times x1 + -0.366 \times x2 + -0.117 \times x3 + 0.019 \times x1 \times x2 + -0.017 \times x1 \times x3 + 0.015 \times x2 \times x3 + b -0.004 \times x1 \times x2 \times x3 + 0.023 \times x1^2 + -0.071 \times x2^2 + 0.025 \times x3^2
Результат рівняння зі знайденими коефіцієнтами:
   [202.858 199.722 197.193 204.441 196.17 197.594 198.656 197.088 199.794
198.732 194.622 195.066 199.16 201.69 197.4 ]
Перевірка рівняння:
   Середнє значення у: [202.667, 199.333, 196.333, 204.333, 196.0, 198.667, 198.333, 197.333, 199.0, 200.0, 195.333, 194.667, 198.667, 203.0, 196.333]
   Дисперсія у: [17.556, 22.222, 22.889, 2.889, 4.667, 26.889, 1.556, 8.222, 2.667, 18.667, 16.222, 4.222, 36.222, 18.0, 16.222]
Перевірка за критерієм Кохрена:
   Gp = 0.1653127167841104
   3 імовірністю 0.95 дисперсії однорідні.
Перевірка за критерієм Стьюдента:
   [348.693, 0.883, 0.134, 0.827, 0.897, 0.351, 0.273, 1.755, 255.32, 253.765, 255.781]
    Коефіцієнти [0.014, -0.366, -0.117, 0.019, -0.017, 0.015] статистично незначущі, тому ми виключаємо їх з рівняння.
Значення У з коефіцієнтами [197.048, -0.004, 0.023, -0.071, 0.025]:
    [197.752, 194.104, 199.017, 202.409, 193.629, 199.709, 199.91, 199.654, 199.66, 197.86, 195.997, 192.685, 200.648, 199.196, 196.897]
Перевірка адекватності за критерієм Фішера:
    Fp = 2.1581558609295644
    Ft = 2.164579917125473
    Математична модель адекватна експериментальним даним.
```

### Висновок:

Process finished with exit code 0

У ході виконання лабораторної роботи проведено повний трьохфакторний експеримент. В ході дослідження було розроблено відповідну програму мовою програмування Руthon, яка моделює проведення трьохфакторного експерименту, використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайдено рівняння регресії, адекватне для опису об'єкту, проведено 3 статистичні перевірки (критерії Кохрена, Стьюдента та Фішера). Результати роботи, наведені у протоколі, підтверджують правильність виконання — кінцеву мету роботи було досягнуто.