

Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України "Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського" Факультет інформатики та обчислювальної техніки Кафедра автоматики та управління в технічних системах

Лабораторна робота №5 Проведення трьохфакторного експерименту при використанні

рівняння регресії з урахуванням квадратичних членів (центральний ортогональний композиційний план)

Виконала	
студентка групи IT-91:	Перевірила:
Луцай Катерина	Сокульський О. Є.

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.

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

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

Варіант 15

```
import numpy as np
x1 \text{ min, } x1 \text{ max} = -1, 2
x2 \min, x2 \max = -9, 6
x3_{min}, x3_{max} = -5, 8
x01 = (x1_min + x1_max)/2
x02 = (x2_min + x2_max)/2
x03 = (x3 min + x3 max)/2
y \min = 200 + (x1 \min + x2 \min + x3 \min)/3
y \max = 200 + (x1 \max + x2 \max + x3 \max)/3
1 = 1.215
n = 15
k = 3
c = 11
m = 3
norm factors = np.array([[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, 0, 0],
                            [1, 0, 0],
                            [0, -1, 0],
                            [0, 1, 0],
                            [0, 0, -1],
```

```
[0, 0, 0]
# інтеракції між факторами
def interact factors(factors, expanded=False):
    full factors = np.zeros((n, 4)) if not expanded else np.zeros((n, 7))
    full factors[:, 0] = factors[:, 0] * factors[:, 1]
    full factors[:, 1] = factors[:, 0] * factors[:, 2]
    full_factors[:, 2] = factors[:, 1] * factors[:, 2]
    full factors[:, 3] = factors[:, 0] * factors[:, 1] * factors[:, 2]
   if expanded:
       for i in range(3):
           full factors[:, 4+i] = np.power(factors[:, i], 2)
    return full factors
# отримання натуральних факторів з нормованих
def natural(norm factors):
   natural = np.zeros like(norm factors)
   natural[:, 0][norm factors[:, 0] == 1] = x1 max
   natural[:, 1][norm factors[:, 1] == 1] = x2 max
   natural[:, 2][norm factors[:, 2] == 1] = x3 max
   natural[:, 0][norm factors[:, 0] == -1] = x1 min
   natural[:, 1][norm factors[:, 1] == -1] = x2 min
   natural[:, 2][norm factors[:, 2] == -1] = x3 min
   natural[:, 0][norm factors[:, 0] == 0] = x01
   natural[:, 1][norm_factors[:, 1] == 0] = x02
   natural[:, 2][norm\_factors[:, 2] == 0] = x03
   natural[:, 0][norm factors[:, 0] == 1] = 1 * (x1 max - x01) + x01
   natural[:, 1][norm factors[:, 1] == 1] = 1 * (x2 max - x02) + x02
   natural[:, 2][norm_factors[:, 2] == 1] = 1 * (x3 max - x03) + x03
   natural[:, 2][norm factors[:, 2] == -1] = -1 * (x3 max - x03) + x03
   return natural
# регресія за факторами та коефцієнтами
def regression(matrix, coefs, n, c):
   def func(factors, coefs, c):
       y = coefs[0]
       for i in range(c):
           y += coefs[i+1] * factors[i]
       return y
   values = np.zeros(n)
    for f in range(n):
       values[f] = func(matrix[f], coefs, c)
   return values
# вирішення натурального СЛР
def solve coef(factors, values):
   A = np.zeros((c, c))
   x mean = np.mean(factors, axis=0)
```

for i in range (1, c):

[0, 0, 1],

```
for j in range (1, c):
                         A[j, i] = np.mean(factors[:, i-1] * factors[:, j-1])
        A[0, 0] = n
        A[0, 1:] = x mean
        A[1:, 0] = x mean
        B = np.mean(np.tile(values, (c, 1)).T * np.column stack((np.ones(n), ...)).T * np.column stack
factors)), axis=0)
        coef = np.linalg.solve(A, B)
        return coef
print(f"X1 min: {x1 min}\tX1 max: {x1 max}")
print(f"X2 min: {x2 min}\tX2 max: {x2 max}")
print(f"X3 min: {x3 min}\tX3 max: {x3 max}")
print(f"Y min: {y min}\tY max: {y max}")
# Перевірка однорідності дисперсії за критерієм Кохрена
# отримання оптимальної кількості випробувань для однієї комбінації факторів
Gt = 0.3346
for i in range(m, 10):
        rand y = np.random.randint(y min, y max, (n, i))
        std y = np.std(rand y, axis=1)**2
        print(f"Max Y dispersion: {std y.max()}")
        Gp = std y.max()/std y.mean()
        print(f''m = \{i\} Gp: \{Gp\} \setminus tGt: \{Gt\}'')
        if Gp < Gt:</pre>
                m = i
                break
print(f"Mean Y dispersion: {std y.mean()}")
factors = natural(norm factors)
factors = np.concatenate((factors, interact factors(factors, True)), axis=1)
# перевірка за критеріїм стюдента
coefs value = np.zeros(4)
coefs value[0] = np.mean(rand y.mean(axis=1))
for i in range(3):
        coefs value[i+1] = np.mean(rand y.mean(axis=1) * factors[:, i])
stud crit = np.abs(coefs value) / np.sqrt(std y.mean()/(n*m))
ts = 2.042
sig ind = np.argwhere(stud crit > ts)
print(f"All coefs are significant: {len(sig ind.flatten()) ==
k}\t{sig ind.flatten()}")
# формування планів
plan = np.concatenate((factors, rand y), axis=1)
plan = np.concatenate((plan, rand y.mean(axis=1).reshape(n, 1)), axis=1)
plan = np.concatenate((plan, std y.reshape(n, 1)), axis=1)
print(f"Natural plan:\n{plan}")
coefs = solve coef(factors, rand y.mean(axis=1))
print("Natural coefs", coefs)
significant coefs = np.zeros like(coefs)
significant coefs[sig ind] = coefs[sig ind]
print("Significant coefs", significant coefs)
reg val = regression(factors, significant coefs, n, k)
```

```
print("Natural mean Y - regression Y")
print(np.column stack((rand y.mean(axis=1), reg val)))
# перевірка критерію Фішера
disp = m/(n - len(sig ind.flatten())) * np.sum((reg val -
rand y.mean(axis=1))**2)
Fp = disp / std y.mean()
Ft = 2.16
print(f"Fisher crit: {Fp < Ft}\t{Fp}\t{Ft}")</pre>
Результат виконання:
X1 min: -1 X1 max: 2
X2 min: -9 X2 max: 6
X3 min: -5 X3 max: 8
Y min: 195.0
                 Y max: 205.33333333333334
Max Y dispersion: 14.0
m = 3 Gp: 2.5
                 Gt: 0.3346
Max Y dispersion: 10.6875
m = 4 Gp: 1.7750865051903115
                                   Gt: 0.3346
Max Y dispersion: 11.3599999999998
m = 5 \text{ Gp}: 1.6945107398568018
                                   Gt: 0.3346
Max Y dispersion: 16.47222222222218
m = 6 Gp: 2.283110882956878Gt: 0.3346
Max Y dispersion: 12.77551020408163
m = 7 \text{ Gp}: 1.6347493036211698
                                   Gt: 0.3346
Max Y dispersion: 11.484374999999998
m = 8 \text{ Gp}: 1.7127543886903835
                                   Gt: 0.3346
```

Max Y dispersion: 13.11111111111109

m = 9 Gp: 1.759443339960238Gt: 0.3346

Mean Y dispersion: 7.451851851853

All coefs are significant: False [0 1 2 3]

		-		
Natu	ral	n I	an	•
Macu	ıaı	ν_{\perp}	an	•

[[2.	6.	8.	12.	16.		
	48.	96.	4.	36.	64.		
	203.	204.	198.	197.	195.		
	195.	203.	196.	203.	199.33333333		
	13.11111111]						
[2.	6.	-5.	12.	-10.		
	-30.	-60.	4.	36.	25.		
	204.	198.	199.	196.	200.		
	197.	203.	197.	195.	198.7777778		
	8.39506173]						
[2.	-9.	-5.	-18.	-10.		
	45.	90.	4.	81.	25.		
	202.	198.	196.	200.	197.		
	202.	200.	200.	199.	199.33333333		
	3.7777778]						
[-1.	-9.	-5.	9.	5.		
	45.	-45.	1.	81.	25.		
	199.	204.	203.	203.	200.		
	201.	197.	195.	200.	200.2222222		
	7.72839506]						
[-1.	6.	8.	-6.	-8.		
	48.	-48.	1.	36.	64.		
	196.	195.	195.	198.	197.		
	199.	196.	196.	199.	196.7777778		
2.17283951]							

[2.	-9.	8.	-18.	16.
	-72.	-144.	4.	81.	64.
	202.	202.	198.	202.	204.
	200.	202.	204.	195.	201.
	7.5555556]				
[-1.	-9.	8.	9.	-8.
	-72.	72.	1.	81.	64.
	197.	200.	203.	196.	195.
	196.	202.	202.	203.	199.33333333
	9.7777778]				
[-1.	6.	-5.	-6.	5.
	-30.	30.	1.	36.	25.
	202.	197.	195.	202.	199.
	200.	195.	200.	195.	198.33333333
	7.5555556]				
[-1.3225	-1.5	1.5	1.98375	-1.98375
	-2.25	2.975625	1.74900625	2.25	2.25
	203.	203.	201.	204.	196.
	200.	201.	196.	203.	200.7777778
	7.95061728]				
[2.3225	-1.5	1.5	-3.48375	3.48375
	-2.25	-5.225625	5.39400625	2.25	2.25
	196.	195.	201.	203.	202.
	202.	199.	200.	195.	199.2222222
	8.83950617]				
[0.5	-10.6125	1.5	-5.30625	0.75

	-15.91875	-7.959375	0.25	112.62515625	2.25
	200.	203.	203.	200.	200.
	196.	199.	195.	195.	199.
	8.4444444]				
[0.5	7.6125	1.5	3.80625	0.75
	11.41875	5.709375	0.25	57.95015625	2.25
	202.	198.	200.	197.	195.
	204.	199.	198.	204.	199.66666667
	8.66666667]				
[0.5	-1.5	-6.3975	-0.75	-3.19875
	9.59625	4.798125	0.25	2.25	40.92800625
	199.	199.	196.	195.	197.
	196.	195.	202.	203.	198.
	7.7777778]				
[0.5	-1.5	9.3975	-0.75	4.69875
	-14.09625	-7.048125	0.25	2.25	88.31300625
	202.	200.	201.	204.	199.
	195.	195.	198.	197.	199.
	8.4444444]				
[0.5	-1.5	1.5	-0.75	0.75
	-2.25	-1.125	0.25	2.25	2.25
	199.	201.	202.	204.	202.
	202.	202.	201.	201.	201.5555556
	1.58024691]]			

_ _

Natural coefs [2.42232723e+00 -2.03274401e+01 2.66114382e+00 - 3.55151566e+00

```
4.22704034e-01 -4.63042561e-01 6.27101829e-02 -1.41374782e-02
  3.20603135e+01 1.42193158e+00 1.84312879e+00]
Significant coefs [ 2.42232723 -20.32744012
                                               2.66114382 -3.55151566
0.
                             0.
   0.
                0.
                                          0.
                                                       0.
   0.
Natural mean Y - regression Y
[[199.33333333 -50.67781533]
 [198.7777778 -4.50811179]
 [199.3333333 -44.42526912]
 [200.2222222 16.55705124]
 [196.77777778 10.30450503]
 [201.
               -90.59497265]
 [199.33333333 -29.6126523 ]
 [198.33333333 56.47420856]
 [200.77777778 19.98637757]
 [199.2222222 -54.10714166]
 [199.
              -41.31005512]
 [199.66666667 7.18929103]
 [198.
                10.98771285]
 [199.
               -45.10847694]
 [201.55555556 -17.06038204]]
Fisher crit: False
                     26473.052121608325
                                           2.16
```

Висновки: було проведено трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів ,використовуючи центральний ортогональний композиційний план, знайдено адекватне рівняння регресії.