

CZU 543.06

METODICA DE PLANIFICARE A EXPERIMENTULUI

N. BALCĂNUȚĂ

Universitatea Dunărea de Jos, Galați, România

Abstract. This work proposes some conceptions about planning a research . It proposes a planning method which reduces the time and the payment. The experiments are based on a plan which has a matrix form. As a result the experiment obtains polynomials of regresses which permit to study the processes in a continuous space.

This method permits to analyse the interaction between these factors and the significance of its influence on the process of study.

Key words: Codification factor, Experiments, Methods of planning, Mathematical methods.

INTRODUCERE

Scopul experimentării constă în determinarea valorilor optime ale factorilor care conduc la un extrem funcția obiectiv. În practică, nu se fac experimentările în toate stările sistemului, mai ales că, de cele mai multe ori, aceasta nu este posibil, de aceea, pentru a putea obține răspunsul ei într-o stare în care nu au fost făcute determinări experimentale, se folosesc o serie de relații cantitative (metodele matematice) care să exprime dependențele funcționale dintre anumiți factori care influențează procesul studiat.

MATERIAL ȘI METODĂ

Prin utilizarea planurilor ortogonale se realizează o variație simultană, după un anumit plan, a tuturor factorilor care s-au luat în studiu.

În acest caz, realizarea experimentului necesită parcurgerea următoarelor etape:

- a) cercetarea calitativă a fiecărui parametru ce poate influența asupra procesului de prelucrare;
- b) selectarea parametrului de optimizat, a restricțiilor și a factorilor;
- c) selectarea pentru fiecare factor în parte, a domeniului de determinare ($X_{j_{min}}$ -> $X_{j_{max}}$), a centrului experimentului X_{j0} , precum și a unității de variație ΔX_j ;
- d) codificarea factorilor se face în baza relației:

$$X_j = \frac{X_{j0}}{\Delta X_j};$$

în care: X_j - valoarea codificată a factorului j ;

X_{j0} - valoarea naturală a factorilor j , în centrul experimentului, pentru X_j ;

ΔX_j - variația factorului Δ_j .

e) întocmirea matricei de experimentare pentru planul de experimentare ales.

Elementele matricei X sunt $X_1(1), \dots, X_k(N)$ și reprezintă coordonatele unui punct în spațiu cu "k" dimensiuni ale variabilelor (A. Albu et al., 1980, p.76). Indexul curent al variabilelor independente este j , $0 < j < k$, iar numărul de experimente este i , $1 < i < N$.

Coloana vector corespunzătoare variabilei fictive X_0 a fost introdusă suplimentar în matrice în vederea calcului coeficientului liber b_0 a funcției de regresia de tip polinomială.

După realizarea unui plan de experiențe este posibil ca optimul să nu fie atins. În vederea atingerii optimului, de cele mai dese ori, trebuie realizate experiențe suplimentare.

Problema care se pune este de a determina valorile pașilor astfel încât optimul să fie atins într-un număr cât mai mic de experiențe cuprinse în procedura de avansare.

Întocmirea matricei de experimentare

Prin model matematic al unui proces se înțelege o ecuație care stabilește o dependență funcțională între parametrul de optimizat y și factorii X_1, X_2, \dots, X_k care influențează procesul. În calitate de model matematic al procesului pot fi considerate ecuațiile de regresia ce au forma:

$$y = f(X_1, X_2, \dots, X_k)$$

Tabelul 1

Matricea de experimentare X pentru un experiment factorial

Experimentul	Factori (Variabile independente)	Răspuns (Variabila dependentă)
1	$X_0 X_1 X_2 \dots X_j \dots X_k$	Y_1
2	$X_0(1) X_1(1) X_2(1) \dots X_j(1) \dots X_k(1) X_0(2)$	Y_2
1	$X_0(2) X_1(2) \dots X_j(2) \dots X_k(2)$	Y_1
	
	$X_0(i) X_1(i) X_2(i) \dots X_j(i) \dots X_k(i)$	Y_1
	
N	$X_0(N) X_1(N) X_2(N) \dots X_j(N) \dots X_k(N)$	Y_N

în care: y – funcția obiectiv;

O astfel de dependență poate fi descrisă în forma polinomială:

$$Y = b_0 + \sum_{j=1}^k b_j X_j + \sum b_{ji} X_j X_i + \sum b_{jj} X_j^2$$

în care: b_0, b_j, b_{ji}, b_{jj} - coeficienții dependenței funcționale;

$X_j(X_1, X_2, X_3, \dots)$ - factori codificați;

k - numărul de factori;

j,i - numărul de ordine al factorului.

Pentru desfășurarea experiențelor se poate utiliza, de exemplu, planul experimental de gradul doi cu trei sau patru factori. Matricea planului de gradul doi pentru trei parametri în trei nivele este prezentat în tabelul 2, iar pentru patru parametri în trei nivele este prezentat în tabelul 3.

Coeficienții polinomului de regresie pentru matricea experimentării conform tabelului 2 pot fi determinați prin metoda celor mai mici pătrate (G. Box, 1954, p.113; G. Box, 1957, p.135), cu ajutorul următoarelor formule:

$$b_0 = \sum_i y_i - 0.5 \sum_j \sum_i (X_{ij}^2 \cdot Y_i)$$

$$b_j = 0.125 \cdot \sum_i X_{ji} \cdot y_i$$

$$b_{jj} = 0,25 \cdot \sum (X_{ji}^2 \cdot y_i) + 0.1875 \cdot \sum_j \sum_i (X_{ji}^2 \cdot y_i) - 0.5 \cdot \sum_i y_i$$

$$b_{jq} = 0.25 \cdot \sum_i (X_{qi} \cdot X_{ji} \cdot X_i)$$

în care: X_{ji} - valoarea factorului j în rândul i al matricei;

X_{jq} - valoarea factorului j în rândul q al matricei;

Y - valoarea funcției obiectiv în rândul i al matricei.

Tabelul 2

Matricea planului de gradul doi pentru trei parametri în trei nivele

Nr.	X_1	X_2	X_3
1	+1	+1	0
2	-1	-1	0
3	+1	-1	0
4	-1	+1	0
5	+1	0	+1
6	-1	0	-1
7	+1	0	-1
8	-1	0	+1
9	0	+1	+1
10	0	-1	-1
11	0	+1	-1
12	0	-1	+1
13	0	0	0

Valorile coeficienților ecuației de regresie pentru planul experimental conform tab.3 pot fi determinați utilizând formulele:

$$b_0 = 0.33333 \cdot \sum_i y_i - 0.16667 \cdot \sum_j \sum_i (X_{ij}^2 \cdot y_i);$$

$$b_j = 0.08333 \cdot \sum_i (X_{ji} \cdot y_i);$$

$$b_{ji} = 0.125 \sum (X_{ji}^2 \cdot y_i) + 0.0625 \cdot \sum_j \sum_i (X_{ji}^2 \cdot y_i) - 0.16667 \cdot i \sum_1 y_i;$$

$$b_{jq} = 0.25 \cdot \sum_i X_{qi} \cdot X_{ji} \cdot y_i$$

Prelucrarea statistico-matematică și dispersională a rezultatelor experimentale. Prelucrarea statistică și dispersia rezultatelor experimentale s-a executat în modul următor:

Se determină valoarea medie a funcției obiectiv luând în considerație încercările pentru fiecare experiment, adică pentru fiecare rând al matricei:

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n y_{ij}$$

în care: y - rezultatul funcției pentru repetiția j în rândul i al matricei;

i - numărul rândului matricei; n - numărul de repetiții;

j - numărul încercării pentru fiecare repetiție;

Tabelul 3

Matricea planului de experimentare de gradul doi pentru patru factori în trei nivele

Nr.	X ₁	X ₂	X ₃	X ₄
1	+1	+1	0	0
2	+1	-1	0	0
3	-1	+1	0	0
4	-1	-1	0	0
5	0	0	+1	+1
6	0	0	+1	-1
7	0	0	-1	+1
8	0	0	-1	-1
9	0	0	0	0
10	+1	0	0	+1
11	+1	0	0	-1
12	-1	0	0	+1
13	-1	0	0	-1
14	0	+1	+1	0
15	0	+1	-1	0
16	0	-1	+1	0
17	0	-1	-1	0
18	0	0	0	0
19	+1	0	+1	0
20	+1	0	-1	0
21	-1	0	+1	0
22	-1	0	-1	0
23	0	+1	0	+1
24	0	+1	0	-1
25	0	-1	0	+1
26	0	-1	0	-1
27	0	0	0	0

- Se calculează dispersia mediei aritmetice în fiecare rând al matricei;
- Se controlează omogenitatea dispersiei cu ajutorul criteriului Cochran.
 - Valoarea calculabilă a criteriului Cochran se determină în modul următor:

$$G = S_{i_{\max}}^2 / \sum_i^k S_i^2$$

în care: $S_{j_{\max}}$ – valoarea maximă a dispersiei funcției obiectiv; k- numărul de probe (rânduri în matrice).

Valoarea tabelară a criteriului Cochran G se determină în funcție de gradul de libertate a experienței. Gradul de libertate a experienței se determină în dependență de numărul de factori luați în studiu, numărul total al experiențelor (numărul de rânduri în matricea experimentelor) și de numărul de repetiții pentru fiecare experiment.

În cazul omogenității dispersiei se determină dispersia reproducerii experimentelor după rezultatele a n_0 probe în centrul planului.

- Se calculează dispersia unui experiment;
- Se calculează dispersia totală a experimentului;
- Se controlează dacă modelul este adecvat cu ajutorul criteriului Fisher. Valoarea calculabilă F_c se determină în modul următor:

Se controlează semnificația coeficienților de regresie. Pentru aceasta se calculează mai întâi dispersia pentru fiecare coeficient de regresie în parte.

Valoarea fiecărui coeficient a polinomului de regresie se compară cu intervalul de semnificație al acestui coeficient. Dacă valoarea coeficientului de regresie este mai mică decât intervalul de semnificație al acestui coeficient, atunci acest coeficient este nesemnificativ și poate fi exclus din polinomul de regresie.

BIBLIOGRAFIE

1. Albu, A. et al. Bazele cercetării experimentale. – Iași: Editura Junimea, 1980, 126 p.
2. Box, G.E.P. The Exploration and Exploitation of Response Surfaces. Some General Considerations and Examples. Biometrics, 1954, No. 10, p.16-60.
3. Box, G.E.P.; Hunter, J.S. Multi-factor Experimental Designs for Exploring Response Surfaces. Anals of Mathematical Statistics, 1957, No. 28, p. 195-241.

Data prezentării articolului - 14.04.2008