

## Programación Polinomial

Por: CLAUDE WILLARD ( UNESCO )

1) Se trata de la optimación de una función polinomial cuyas variables son sometidas a restricción lineal y son positivas.

Como en realidad, en los problemas concretos que se presentan, las funciones encontradas son a menudo del tipo el más general, pero como una función cualquiera puede siempre ser aproximada por un polinomio, el tema de la programación polinomial me pareció susceptible en numerosas aplicaciones.

Además, a mi conocimiento, no ha sido tratado hasta ahora. El método de Lagrange puede aplicarse en este caso también, pero, aunque nos da un resultado teórico válido, conduce a cálculos muy largos y complejos.

Nuestro método consiste a utilizar la estructura especial de nuestro problema que tiene restricciones lineales. Eso nos permite utilizar el procedimiento de sustitución y luego alcanzar a un sistema lineal teniendo menos variables y de una estructura más sencilla que el sistema de Lagrange.

Definición I)

$$z_{opt} = \sum_{i=0}^n \sum_{k=0}^l c_{ik} x_i^k$$

$$Ax \leq b$$

$$x_i \geq 0$$

$$A = (p \times n)$$

$$b = (p \times l)$$

$$x = (n \times l)$$

Nota II = I

$$z_{opt} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^l c_{ik} x_i^k$$

$$Ax = b$$

(Teoría de variables artificiales)

$$x \geq 0$$

Solución:  $A_1 = (p \times p)$        $A_2 = (p \times (n-p))$   
 $x_1 = (1 \times p)$        $x_2 = ((n-p) \times 1)$

$$(A_1, A_2) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = b$$

$$A_1 x_1 + A_2 x_2 = b$$

$$A_1^{-1} A_1 x_1 = A_1^{-1} b - A_1^{-1} A_2 x_2$$

$$x_1 = A_1^{-1} b - A_1^{-1} A_2 x_2$$

Sea

$$x_i = \alpha_i - \sum_{j=n-p}^n \beta_{ji} x_j \quad (i=1, 2, \dots, p)$$

$$\Rightarrow \lambda_{opt} = \sum_{i=1}^p C_{ik} \left[ \alpha_i - \sum_{j=n-p}^n \beta_{ji} x_j \right]^k + \sum_{i=p+1}^n C_{ik} x_i^k$$

como  $\lambda_{opt} \Rightarrow d\lambda = 0 \Rightarrow \lambda'_{x_j} = 0$  para  $j=1, 2, \dots, n-p$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^p C_{ik} \left[ \alpha_i - \sum_{j=n-p}^n \beta_{ji} x_j \right]^{k-1} - k \beta_{ji} + C_{jk} k x_j^{k-1} = 0$$

eso nos da un sistema de  $n - p$  ecuaciones con  $n - p$  incógnitas. En lugar del sistema de orden  $(2n + p)$  de Lagrange.

Practicamente se tratará de buscar las soluciones reales positivas de un polinomio cualquiera por los métodos del cálculo numérico, y luego proceder por iteraciones sucesivas. Vamos a presentar como aplicación de este método el caso de la programación cuadrática de manera a aclarar una dificultad relativa al caso de degeneración:

$$(I) \quad \lambda_{opt} = \sum_{i=1}^n C_{ik} x_i^k \qquad Ax = b$$

$$x \geq 0$$

NOTA: En (1) representa en realidad un polinomio del segundo grado pero es fácil mostrar que el caso más general de la programación cuadrática se reduce a este tipo de función objetiva.

$$\sum_{i=1}^n -2\beta_{ji} c_{ik} \left[ \alpha_i - \sum_{j=n-p}^n \beta_{ji} x_j \right] + 2c_{jk} x_j = 0$$

para  $j = n-p, n-p+1, \dots, n$ .

lo que nos da  $n-p$  ecuaciones lineales para determinar  $n-p$  incógnitas  $x_j$ .

1) Si los  $x_j$  obtenidos son positivos, estamos al óptimo y el problema es resuelto.

2) Si hay un  $x_j = 0$  significa que el óptimo encontrado no cumple todas las restricciones. Buscamos otra solución haciendo  $x_j = 0$  ( $j=1, 2, \dots, h$ ) hasta que se encuentre el óptimo con el método (1).

3) Si no se encuentra el óptimo con  $n-p+1$  variables nulas, el problema se complica, pues no se aplica más el procedimiento de sustitución y hubiera que calcular  $c_h^p$  sistema de Kramer y los valores de  $A$  correspondientes y escoger el óptimo. Felizmente en este caso es posible utilizar un método simplex para alcanzar más rápidamente al óptimo.

#### ARGORITMO

1) Escogemos una base:

$$\sum_1^p P_i x_i = b$$

implica

$$r_0 = \sum_{i=1}^p c_{ik} x_i$$

2) Mejoramiento de la base

$$\sum_1^p P_i x_i + \theta P_j - \theta P_j = b \quad j = p+1, p+2, \dots, n$$

$$P_j = \sum_1^p \delta_{ji} P_i$$

$$\sum_1^p P_i [x_i - \delta_{ji} \theta] + \theta P_j = b$$

$$\frac{x_i}{\delta_{ji}}, \quad x_i = 1, 2, \dots, P$$

$$\lambda = \sum_{k=0}^{k=2} \sum_{i=1}^{i=P} [C_{ik} (x_i - \delta_{ji} \theta)^k + C_{jk} \theta^k]$$

$$\lambda = \sum_{i=1}^P C_{i0} + C_{i1} [x_i - \delta_{ji} \theta] + C_{i2} [x_i - \delta_{ji} \theta]^2 + C_{j0} \\ + C_{j1} \theta + C_{j2} \theta = \sum_{i=1}^P (C_{i0} + C_{i1} x_i + C_{i2} x_i^2)$$

$$+ C_{j0} - [C_{i1} \delta_{j1} + 2 C_{i2} \delta_{j1} x_i + C_{j1}] \theta + (C_{i2} \delta_{j1}^2 + C_{j2}) \theta^2$$

$$\lambda - \lambda_0 = C_{j0} - \theta [C_{j1} + \delta_{j1} \sum_i^P (C_{i1} + 2 C_{i2} x_i)] \\ + \theta^2 [C_{j2} + C_{i2} \delta + \delta_{j1}^2 \sum_i^P C_{i2}]$$

hay que buscar el máximo de  $\lambda - \lambda_0 > 0$  positivo para un máximo, negativo para un mínimo y luego proceder por iteración.