# TEORÍA DE INTERPOLACIÓN

El concepto de interpolación es seleccionar una función p de una clase de funciones en las que la gráfica de y = p(x) pasa por un conjunto de datos  $(x_i, y_i)$ , i = 0, 1, 2, ..., n (por ejemplo, medidos experimentalmente). Nos interesaremos aquí en las funciones p de tipo polinomial.

### POLINOMIOS DE INTERPOLACIÓN

Sean  $x_0, x_1, \ldots, x_n$  números reales o complejos distintos y  $y_0, y_1, \ldots, y_n$  valores asociados. La idea es encontrar un polinomio, en general de grado m  $p(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_mx^m$ , que interpola al conjunto de datos

$$p(x_i) = y_i, \qquad i = 0, \ldots, n.$$

Dado que se tienen m+1 parámetros independientes  $a_0, \ldots, a_m$  y n+1 condiciones sobre p, es razonable considerar m=n. El sistema de ecuaciones que resuelve este problema de interpolación está dado por

$$a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 + \dots + a_n x_0^n = y_0$$

$$\vdots$$

$$a_0 + a_1 x_n + a_2 x_n^2 + \dots + a_n x_n^n = y_n$$

### Teorema.

Dados n+1 puntos  $(x_0,y_0),\ldots,(x_n,y_n)$  tales que  $x_i \neq x_j, i \neq j$ , entonces existe un único polinomio p, de grado menor o igual a n, tal que

$$p(x_i) = y_i, \qquad i = 0, \dots, n.$$

#### Demostración.

El determinante de la matriz asociada al sistema de ecuaciones que resuelve el problema de interpolación está dado por

$$\prod_{0 \le j < i \le n} (x_i - x_j)$$

que es evidentemente distinto de cero.

#### POLINOMIOS DE LAGRANGE

Otra manera equivalente de demostrar el mismo Teorema, y que permite calcular directamente el polinomio de interpolación, sin tener que resolver el sistema de ecuaciones anterior, es a través de los polinomios de Lagrange  $\ell_i$ , con  $i=0,\ldots,n$  asociados a los puntos  $x_0,\ldots,x_n$ . Estos polinomios de grado n están definidos por la siguiente relación :

$$\ell_i(x_j) = \begin{cases} 1, & \text{si } i = j \\ 0, & \text{si } i \neq j \end{cases} \qquad i, j = 0, \dots, n.$$

Es decir, se trata de polinomios  $\ell_i$  de grado n que tienen exactamente n raíces reales distintas  $x_0, \ldots, x_{i-1}, x_{i+1}, \ldots, x_n$ , y que se escriben de manera explícita como :

$$\ell_i(x) = \prod_{\substack{j=0\\i\neq j}}^n \left(\frac{x-x_j}{x_i-x_j}\right), \qquad i=0,\ldots,n.$$

Entonces, el polinomio de interpolación que pasa por los puntos  $(x_i, y_i)$ , con  $i = 0, \dots, n$ , está dado por :

$$p(x) = y_0 \ell_0(x) + y_1 \ell_1(x) + \dots + y_n \ell_n(x)$$

Sea f una función de  $\mathbb{R}$  en  $\mathbb{R}$ . Una manera de aproximar la función f es a través de polinomios de interpolación, respecto a  $x_0, \ldots, x_n$ :

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n f(x_i)\ell_i(x), \quad n = 1, 2, \dots$$

El siguiente resultado, permite describir los errores locales de interpolación.

#### Teorema.

Sean  $x_0, \ldots, x_n$  números reales distintos y f una función real n+1 veces continuamente diferenciable en el intervalo I=(a,b), donde  $a=\min\{x_0,\ldots,x_n\}$  y  $b=\max\{x_0,\ldots,x_n\}$ . Entonces existe  $\xi \in I$  tal que:

$$E(t) := f(t) - \sum_{i=0}^{n} f(x_i)\ell_i(t) = \frac{(t - x_0) \cdots (t - x_n)}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi)$$

para todo  $t \in [a, b]$ .

#### Aplicación.

Para n=1, el polinomio de grado 1, que interpola a  $f(x)=\log_{10}(x)$  en  $[x_0,x_1]$ , está dado por

$$p_1(x) = \frac{(x_1 - x)f(x_0) + (x - x_0)f(x_1)}{x_1 - x_0}.$$

Según el teorema anterior, el error  $E(x) = f(x) - p_1(x)$  está dado por

$$E(x) = \frac{(x - x_0)(x_1 - x)}{2} \frac{\log_{10} e}{\xi^2}, \quad x_0 < \xi < x_1.$$

Suponiendo que  $h = x_1 - x_0$ , es fácil verificar que

$$\max_{x_0 \le x \le x_1} (x_1 - x)(x - x_0) = \frac{h^2}{4}.$$

Acotando  $\frac{1}{\xi^2} \leq \frac{1}{x_0^2}$ , se tiene la siguiente estimación del error:

$$|\log_{10} x - p_1(x)| \le \frac{0.0542h^2}{x_0^2}$$

Al realizar una interpolación polinomial para un valor de n grande, se puede comprobar que se producen grandes oscilaciones del polinomio de interpolación  $p_n$  entre dos puntos consecutivos, especialmente cerca de los extremos del intervalo de interpolación [a, b].

Una estrategia efectiva que evita esta situación consiste en construir funciones de interpolación polinomial por tramos (pedazos), en particular las funciones splines.

### FUNCIONES SPLINE CÚBICAS

Dados n + 1 puntos  $(x_0, y_0), \dots, (x_n, y_n)$  tales que  $x_0 < x_1 < \dots < x_n$ .

Una función s es una interpolante cúbica por tramos en  $[x_0, x_n]$ , si existen polinomios cúbicos  $q_0, q_1, \ldots, q_{n-1}$  tales que

$$s(x) = q_k(x)$$
, en  $[x_k, x_{k+1}]$ ,  $k = 0, 1, \dots, n-1$ 

у

$$q_k(x_k) = y_k, q_k(x_{k+1}) = y_{k+1}.$$

La función s es una spline cúbica, si además de ser una interpolante cúbica por tramos, los  $q_k$  tienen la misma pendiente y concavidad en los nodos de acoplamiento, es decir,

$$\begin{array}{rcl} q'_{k-1}(x_k) & = & q'_k(x_k) \\ & = & s'(x_k), & k = 1, \cdots, n-1 \\ q''_{k-1}(x_k) & = & q''_k(x_k) \\ & = & s''(x_k), & k = 1, \cdots, n-1. \end{array}$$

Esta última condición garantiza la suavidad de s en  $[x_0, x_n]$ . En particular, cada  $q''_k$  es lineal e interpola a  $(x_k, \sigma_k)$  y  $(x_{k+1}, \sigma_{k+1})$  en  $[x_k, x_{k+1}]$ , donde  $\sigma_k := s''(x_k)$ . En consecuencia:

$$q_k''(x) = \sigma_k \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}} + \sigma_{k+1} \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k},$$

 $con k = 0, 1, \cdots, n - 1.$ 

Sea  $h_k = x_{k+1} - x_k$ , con  $k = 0, 1, \dots, n-1$ . Entonces integrando dos veces la función anterior, tenemos

$$q_k(x) = \frac{\sigma_k(x_{k+1} - x)^3 + \sigma_{k+1}(x - x_k)^3}{6h_k} + \lambda_k(x)$$

donde  $\lambda_k(x) = c_k + d_k x$ , con  $k = 0, 1, \dots, n-1$ , son polinomios de grado 1 que se escriben en la forma

$$\lambda_k(x) = A_k(x - x_k) + B_k(x_{k+1} - x)$$

donde  $A_k$  y  $B_k$  son constantes determinadas por

$$y_k = \frac{\sigma_k}{6}h_k^2 + B_k h_k$$

$$y_{k+1} = \frac{\sigma_{k+1}}{6}h_k^2 + A_k h_k.$$

Despejando  $A_k$  y  $B_k$  en esta relación y reemplazándola en el polinomio de grado 3, tenemos

$$q_{k}(x) = \frac{\sigma_{k}}{6} \left[ \frac{(x_{k+1} - x)^{3}}{h_{k}} - h_{k}(x_{k+1} - x) \right]$$

$$+ \frac{\sigma_{k+1}}{6} \left[ \frac{(x - x_{k})^{3}}{h_{k}} - h_{k}(x - x_{k}) \right]$$

$$+ y_{k} \left[ \frac{x_{k+1} - x}{h_{k}} \right] + y_{k+1} \left[ \frac{x - x_{k}}{h_{k}} \right],$$

$$k = 0, 1, \dots, n - 1.$$

Los valores  $\sigma_k$  están determinados por el último conjunto de condiciones que falta por verificar y que caracterizan a la spline cúbica, a saber que la derivada es continua. Es decir, se debe verificar que s' resulte continua en cada  $x_k$ . Para ello derivamos el polinomio de tercer grado  $q_k$  obteniendo

$$q'_{k}(x) = \frac{\sigma_{k}}{6} \left[ -\frac{3(x_{k+1} - x)^{2}}{h_{k}} + h_{k} \right] + \frac{\sigma_{k+1}}{6} \left[ \frac{3(x - x_{k})^{2}}{h_{k}} - h_{k} \right] + \frac{y_{k+1} - y_{k}}{h_{k}}, \qquad k = 0, 1, \dots, n - 1$$

Luego, imponiendo  $q'_{k-1}(x_k) = q'_k(x_k)$ ,  $k = 1, \dots, n-1$  para la continuidad de s', se deducen las siguientes relaciones

$$\frac{\sigma_{k-1}}{6}h_{k-1} + \frac{2\sigma_k}{6}h_{k-1} + \frac{y_k - y_{k-1}}{h_{k-1}} = -\frac{2\sigma_k}{6}h_k - \frac{\sigma_{k+1}}{6}h_k + \frac{y_{k+1} - y_k}{h_k},$$

para k = 1, ..., n - 1.

Es decir, tenemos un sistema de ecuaciones lineales:

$$h_{k-1}\sigma_{k-1} + 2(h_{k-1} + h_k)\sigma_k + h_k\sigma_{k+1} = 6\left\{\frac{y_{k+1} - y_k}{h_k} - \frac{y_k - y_{k-1}}{h_{k-1}}\right\}$$

con  $k=1,\ldots,n-1$ , constituído por n-1 ecuaciones y n+1 incógnitas :  $\sigma_0,\ldots,\sigma_n$ .

Para resolver el sistema, las dos incognitas que se deben asignar arbitrariamente, se pueden elegir de varias maneras. Lo usual es imponer condiciones sobre  $\sigma_0$  y  $\sigma_n$ . Cuando se toman

$$\sigma_0 = \sigma_n = 0,$$

a la interpolante se le llama Spline Cúbica Natural. Escribiendo las ecuaciones de manera matricial para la spline cúbica natural, se obtiene el siguiente sistema tridiagonal, con matriz simétrica y definida positiva.

$$\begin{bmatrix} a_1 & b_1 \\ b_1 & a_2 & b_2 \\ & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & b_{n-3} & a_{n-2} & b_{n-2} \\ & & & b_{n-2} & a_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sigma_1 \\ \sigma_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ \sigma_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ d_{n-1} \end{bmatrix}$$

donde

$$a_k = 2(h_{k-1} + h_k),$$

$$d_k = \frac{y_{k+1} - y_k}{h_k} - \frac{y_k - y_{k-1}}{h_{k-1}},$$

$$k = 1, \dots, n-1,$$

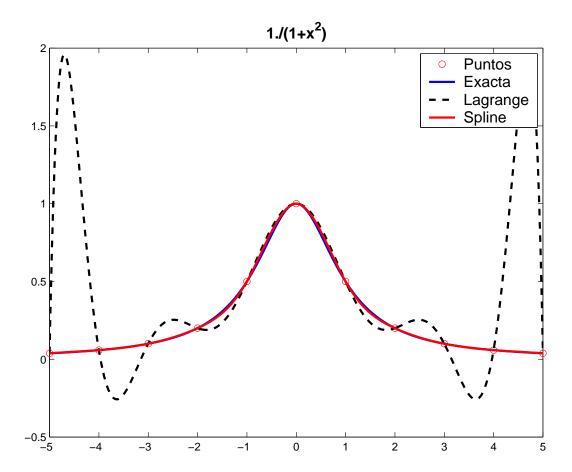
$$b_k = h_k, \qquad k = 1, \dots, n-2,$$

### FENÓMENO DE RUNGE

# Ejemplo 1.

1. 
$$f(x) = \frac{1}{1+x^2}$$
  $-5 \le x \le 5$ ;

- 2. p polinomio de grado 10 que interpola a f en los puntos  $x_i = -5, -4, -3, \ldots, 5$ ;
- 3. s spline cúbico natural que interpola a f en los puntos  $x_i = -5, -4, -3, \dots, 5$  .



### Ejemplo 2.

- 1. f(x) = sen(3x)  $0 \le x \le 10$ ;
- 2. p polinomio de grado 10 que interpola a f en los puntos  $x_i=0,1,2,\ldots,10$ ;
- 3. sspline cúbico natural que interpola a f en los puntos  $x_i=0,1,2,\ldots,10$

