

Ampliación de interpolación con Splines

Miguel Anguita Ruiz Pablo Baeyens Fernández Pablo David Medina Sánchez
Ruben Morales Pérez Francisco Javier Morales Piqueras

Índice

1. Splines cuadráticos	2
1.1. Introducción a los splines	2
1.2. Descripción del espacio de splines cuadráticos	2
1.3. Interpolación con splines cuadráticos	2
1.4. Error en los splines cuadráticos	2
1.5. Ejemplos	3
2. Splines cúbicos	4
2.1. Construcción a partir de los valores de $s''(x)$ en los nodos $\{x_i\}$	4
2.1.1. Splines cúbicos a partir de las segundas derivadas:	4
2.2. Propiedades de minimización	5
2.2.1. Cota de error en los splines cúbicos	6
2.3. Ejemplos	6
3. Implementación en ordenador: Octave	7
3.1. Spline Lineal	7
3.2. Splines cuadráticos	7
A. Definiciones y notación	8

1. Splines cuadráticos

1.1. Introducción a los splines

Definición. Sea $[a, b]$ un intervalo, $P = \{x_i\}_{i=0\dots n} \in \mathcal{P}([a, b])$, $k, r \in \mathbb{N}$, $r < k < \infty$. Se dice que $s : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ es un spline si $s \in C^r([a, b])$ y para todo $1 \leq i \leq n$, $s|_{[x_{i-1}, x_i]} \in \mathbb{P}_k$. $S_k^r(P)$ es el espacio de dichas funciones.

.

1.2. Descripción del espacio de splines cuadráticos

Partimos de $[a, b]$ un intervalo y $P = \{x_i\}_{i=0\dots n} \in \mathcal{P}([a, b])$. En esta primera sección nos centramos en los splines cuadráticos: los pertenecientes a $S_2^1(P)$.

Sus trozos son polinomios de grado menor o igual que 2 de la forma $ax^2 + bx + c$. Además son funciones de clase 1 (derivables en $[a, b]$ con derivada continua), lo que nos proporcionará condiciones interesantes para resolver problemas de interpolantes con este tipo de splines.

Describamos a continuación este espacio.

Proposición. Sea $[a, b]$ intervalo, $P = \{x_i\}_{i=0\dots n} \in \mathcal{P}([a, b])$, entonces $\dim(S_2(P)) = n + 2$.

Demostración. Sea $s \in S_2(P)$.

- Para cada intervalo $[x_{i-1}, x_i]$ $s|_{[x_{i-1}, x_i]}(x) = ax^2 + bx + c$ para ciertos $a, b, c \in \mathbb{R}$. Por lo tanto cada trozo está determinado por 3 parámetros. Con n trozos tenemos $3n$ parámetros en total.
- Si imponemos la continuidad y derivabilidad en los extremos tenemos que:

$$s_i(x_i) = s_{i+1}(x_i) \quad s'_i(x_i) = s'_{i+1}(x_i)$$

para todo $i = 1\dots n - 1$. De cada condición se obtienen $n - 1$ ecuaciones, por lo tanto obtendremos: $n - 1 + n - 1 = 2n - 2$ ecuaciones linealmente independientes.

Por lo tanto, $\dim(S_2(P)) = 3n - (2n - 2) = n + 2$. □

Con el conocimiento de la dimensión del espacio podemos describir una base representativa del espacio de splines cuadráticos con el uso de potencias truncadas. Una **base del espacio** es : $\{1, x, x^2, (x - x_1)_+^2, \dots, (x - x_{n-1})_+^2\}$.

1.3. Interpolación con splines cuadráticos

1.4. Error en los splines cuadráticos

Teorema. Sean $f \in C^2([a, b])$, $\{x_i\}_{i=0\dots n} \in \mathcal{P}([a, b])$, $s \in S_2^1(\{x_i\}_{i=0\dots n})$ spline para f , $h = \max\{x_i - x_{i-1}\}_{i=1\dots n}$, $E = f - s$. Además, sea $M > 0$ tal que:

$$M \geq \sup\{|f''(x) - f''(y)| : |x - y| \leq h, x, y \in [a, b]\}$$

Entonces, se verifica, para todo $x \in [a, b]$:

$$E(x) \leq \frac{h^2 M}{2} \quad (1)$$

La demostración, así como cotas para las derivadas y cotas más precisas en función de la localización de x puede encontrarse en *Quadratic Interpolatory Splines*, W. Kammerer, G. Reddien y R.S. Varga, (1973).

1.5. Ejemplos

Problema. Dados los datos de la tabla, halla mediante el método global el spline cuadrático que interpole los nodos y cuya derivada en x_1 sea 4.

$$\begin{array}{c|cccc} x_i & 2 & 4 & 5 & 8 \\ y_i & 7 & 3 & 5 & 5 \\ d_i & & 4 & & \end{array}$$

Solución. Debemos hallar $s \in S_2(P)$ con $a, b, c, \alpha, \beta \in \mathbb{R}$ tales que, para $x \in [2, 8]$:

$$s(x) = a + bx + cx^2 + \alpha(x-4)_+^2 + \beta(x-5)_+^2$$

Planteamos el sistema de ecuaciones $GX = b$:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 16 & 0 & 0 \\ 1 & 5 & 25 & 0 & 0 \\ 1 & 8 & 64 & 16 & 9 \\ 0 & 1 & 8 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \\ \alpha \\ \beta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ 3 \\ 5 \\ 5 \\ 4 \end{pmatrix}$$

Resolviendo el sistema, obtenemos la solución $a = 35, b = -20, c = 3, \alpha = -5, \beta = 2$. Por tanto, para $x \in [2, 8]$:

$$s(x) = 35 - 20x + 3x^2 - 5(x-4)_+^2 + 2(x-5)_+^2$$

Es decir:

$$s(x) = \begin{cases} 3x^2 - 20x + 35 & x \in [2, 4) \\ 8x^2 - 60x + 115 & x \in [4, 5) \\ 5x^2 - 40x + 85 & x \in [5, 8] \end{cases}$$

2. Splines cúbicos

2.1. Construcción a partir de los valores de $s''(x)$ en los nodos $\{x_i\}$

2.1.1. Splines cúbicos a partir de las segundas derivadas:

Uno de los problemas de la interpolación polinomial es que, al ir aumentando los nodos (diferentes), el grado del polinomio aumenta ($gr(p) = n - 1$). Esto conlleva unas fluctuaciones en los extremos de la interpolación. (1)

Sin embargo, si dividimos el intervalo en una partición $P = \{x_i\}_{i=0...n} \in \mathcal{P}([t_0, t_n])$, con un serie de subintervalos, podemos aproximar un polinomio en cada intervalo minimizando la cota de error.

Para no volver a tener el problema de las fluctuaciones, indeseables en la mayoría de las aplicaciones, se suelen utilizar polinomios interpolantes de grado ≤ 3 . Esta técnica se conoce como aproximación polinomial fragmentaria, donde:

Spline cúbicos: La aproximación más utilizada es la interpolación con splines cúbicos debido a que proporciona un excelente ajuste a los puntos tabulados y su cálculo no es excesivamente complejo.

Propiedades:

Dada una función definida en $[a, b]$, una partición del intervalo $P = \{x_i\}_{i=0...n} \in \mathcal{P}([a, b])$:

- S es un polinomio cúbico denotado por S_j en el subintervalo de extremos x_j y x_{j+1} , para $j = 0, 1, ..n - 1$.
- $S_j(x_j) = f(x_j)$ y $S_j(x_{j+1}) = f(x_{j+1})$
- $S'_{j+1}(x_{j+1}) = S'_j(x_{j+1})$
- $S''_{j+1}(x_{j+1}) = S''_j(x_{j+1})$

Dentro de los cúbicos encontramos los de clase 1 y 2, denotados por:

1. Los splines cúbicos de clase 1 son continuos y derivables en su dominio. Son un espacio vectorial de dimensión $2*(n+1)$, cuya base es: .

Una desventaja de estos splines es que no se asegura que haya derivabilidad en los extremos, en un contexto geométrico eso significa que la función no es *suave* en los puntos de unión. Generalmente las condiciones físicas necesitan esa suavidad, y es aquí donde intervienen los splines cúbicos de clase 2.

2. Los splines cúbicos de clase 2 son continuos y 2 veces derivables. Como sabemos que la dimensión de un spline S_k^r es $(k - r)n + r + 1$ la dimensión de este espacio vectorial es $(3 - 2)n + 2 + 1 = n + 3$. Cuando $k = r + 1$ el superíndice se omite.

Como tenemos $n + 1$ variables, tenemos 2 libertades en la resolución.

2.2. Propiedades de minimización

Comenzamos planteando un problema de minimización sobre el espacio euclídeo $(C^2([a, b]), < \cdot, \cdot >)$, con la métrica y norma definida de la forma usual:

$$< f, g > = \int_a^b f g, \quad \|f\| = \sqrt{\int_a^b f^2}$$

Planteamos el problema:

Problema. Sea $f \in C^2([a, b])$, $P \in \mathcal{P}([a, b])$. Sea $H \subset C^2([a, b])$ definido por:

$$H = \{g \in C^2([a, b]) : \forall p \in P \ g(p) = f(p) \text{ y } g'(a) = f'(a), \ g'(b) = f'(b)\}$$

Hallar $u \in H$ tal que $\|u''\|$ sea mínima.

Para resolver el problema, demostramos el siguiente teorema:

Teorema (Minimización). Sea $f \in C^2([a, b])$, $P \in \mathcal{P}([a, b])$, s spline sujeto para f . Se verifica:

$$\forall u \in H : \|s''\| \leq \|u''\|$$

Demostración. Sea $u \in H$, $e = u - s$. Tenemos:

$$\|u''\|^2 = \|e'' + s''\|^2 = \|e''\|^2 + \|s''\|^2 + 2 < e'', s'' >$$

Dividimos $< e'', s'' >$ en intervalos:

$$< e'', s'' > = \int_a^b e'' s'' = \sum_1^{n-1} \int_{x_i}^{x_{i+1}} e'' s''$$

En cada intervalo, integramos por partes:

$$\sum_1^{n-1} \int_{x_i}^{x_{i+1}} e'' s'' = \sum_1^{n-1} e'(x) s''(x) \Big|_{x_i}^{x_{i+1}} - \sum_1^{n-1} \int_{x_i}^{x_{i+1}} e' s'''$$

La primera sumatoria es una suma telescópica, por lo que conservamos el primer y último término:

$$\sum_1^{n-1} e'(x) s''(x) \Big|_{x_i}^{x_{i+1}} = e'(b) s''(b) - e'(a) s''(a) = (u'(b) - s'(b)) s''(b) - (u'(a) - s'(a)) s''(a) = 0$$

ya que $u, s \in H$.

En cuanto a la segunda, $s'''|_{[x_i, x_{i+1}]}$ es constante, por lo que podemos sacarlo de la integral:

$$\sum_1^{n-1} s_i \int_a^b e'(x) = \sum_1^{n-1} s_i (e(b) - e(a)) = 0$$

Es decir, $\langle e'', s'' \rangle = 0$. Por tanto:

$$\|u''\|^2 = \|e''\|^2 + \|s''\|^2 + 2\langle e'', s'' \rangle = \|e''\|^2 + \|s''\|^2 \geq \|s''\|^2$$

donde utilizamos que la norma siempre es positiva. □

Así, podemos observar que el **spline cúbico sujeto** asociado a una función f tiene la menor norma de su segunda derivada de entre las que interpolan a f en una partición dada, por lo que resuelve nuestro problema.

2.2.1. Cota de error en los splines cúbicos

Teorema. Sea $f \in C^4([a, b])$, $n \in \mathbb{N}$, $P = \{x_i\}_{i=0 \dots n} \in \mathcal{P}([a, b])$ y $s \in S_3^1(P)$ spline para f . Además, sean $h = \max\{x_i - x_{i-1}\}_{i=1 \dots n}$, $M > 0$ cota superior de $|f^{iv}|$ en $[a, b]$ y $E = f - s$, $x \in [a, b]$.

Se verifica:

$$|E(x)| \leq \frac{5M}{384} h^4 \tag{2}$$

La demostración, así como cotas para las derivadas, puede consultarse en *Optimal Error Bounds for Cubic Spline Interpolation*, Charles Hall y Weston Meyer, (1976).

2.3. Ejemplos

3. Implementación en ordenador: Octave

Hemos implementado las siguientes funciones en Octave:

1. **SplineLineal**: Calcula spline **lineal**. (*Usado en los splines cúbicos*)
2. **Spline31**: Calcula spline de **clase 1**.
3. **SplineNat**: Calcula spline **natural**.
4. **SplinePer**: Calcula spline **periódico**.
5. **SplineSuj**: Calcula spline **sujeto**.
6. **SplineCuad**: Calcula spline **cuadrático** de clase 1.

3.1. Spline Lineal

La función que nos permite calcular un spline lineal es muy

```
function s = SplineLineal(x,y)
    p = diff(y)./diff(x);
    A = [p' y(1:end-1)'];
    s = mkpp(x,A);
end
```

3.2. Splines cuadráticos

Utilizando el sistema que vimos anteriormente, podemos definir fácilmente una función que calcule los coeficientes de un spline cuadrático de clase 1:

```
function s = coefsSplineCuad(x, y, d_k, k)
    # Número de intervalos
    n = length(x) - 1;

    # 1, x, x^2
    A(:,1) = [ones(n+1,1); 0];
    A(:,2) = [x' ; 1];
    A(:,3) = [x'.^2 ; 2.*x(k+1)];

    # Potencias truncadas
    for j = 4 : n + 2
        pot = @(t) (t > x(j-2)) .* (t - x(j-2));
        A(:,j) = [pot(x').^2; 2.*pot(x(k+1))];
    end

    # Resolución del sistema
    s = A \ [y' ; d_k];

end
```

A. Definiciones y notación

Definición. Sea $I \subset \mathbb{R}$ un intervalo cerrado y acotado con extremos a, b :

- Una **partición** P de I es un subconjunto finito de I con $a, b \in P$.
- $\mathcal{P}(I)$ es el conjunto de todas las particiones de I .

Definición. Sea $a \in \mathbb{R}$, $n \in \mathbb{N}$. La **potencia truncada** en a de grado n , $(x - a)_+^n$ viene dada por:

$$(x - a)_+^n = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq a \\ (x - a)^n & \text{si } x > a \end{cases}$$

Cualquier potencia truncada de grado n es de clase $n - 1$, y su derivada de orden n presenta una discontinuidad en a . La derivada de $(x - a)_+^n$ en x es $n(x - a)_+^{n-1}$.

Su implementación en Octave es bastante sencilla: dados **a** y **n**, podemos definir la potencia truncada como función anónima de la siguiente forma:

```
pot = @(x) (x > a) * (x - a)^n
```

Como Octave tiene tipos dinámicos convertirá $(x > a)$ a 1 si $x > a$ y a 0 en otro caso.