# Splines Cúbics

Quan es tracta d'aproximar una funció f(x) per interpolació a partir d'un nombre molt elevat de punts, el polinomi corresponent haurà de ser de grau molt elevat. Ja hem vist que això pot donar lloc a errors molt grans, sobretot als extrems de l'interval (fenomen de Runge). Llavors, el que es fa en aquests casos es dividir l'interval en subintervals i, a cada subinterval, aproximar per polinomis de grau baix. Aquesta tècnica es coneix com aproximació per splines i va ser introduïda per Schoenberg en 1946 (veure [2, 3]). De manera més precisa:

### Definició 1 (Bonet et al. [1])

Suposem que tenim un conjunt de punts ordenats  $x_1 < x_2 < \cdots < x_N$ . Una funció spline de grau p amb nodes en els punts  $x_i$ ,  $i=1,\ldots,N$  és una funció s(x) amb les propietats següents:

- (i) En cada interval  $[x_i, x_{i+1}]$ , i = 1, 2, ..., N-1, s(x) és un polinomi de grau p.
- (ii) s(x) i les seves p-1 primeres derivades són contínues a  $[x_1,x_N]$ .

El splines més utilitzats són els splines cúbics (p=3). Es tracta doncs de buscar una un polinomi "a trossos", s(x), de la forma

$$s(x) = \begin{cases} s_1(x), & x_1 \le x \le x_2 \\ s_2(x), & x_2 \le x \le x_3 \\ \vdots & \\ s_{N-1}(x), & x_{N-1} \le x \le x_N \end{cases}$$
 (1)

(veure figura 1). Aquí  $s_i(x)$ ,  $i=1,2,\ldots,N-1$ , són polinomis de grau 3, verificant les condicions següents:

1. s interpola la funció f, i.e., als nodes  $x_1, x_2, \ldots, x_N$ , els valors de s i f coincideixen:

$$s(x_i) = f(x_i), (2)$$

per i = 1, 1, ..., N.

2. s és de classe  $C^2$  en l'interval  $[x_1,x_N]$ . Això implica:

$$s_{i}(x_{i+1}) = s_{i+1}(x_{i+1}),$$

$$s'_{i}(x_{i+1}) = s'_{i+1}(x_{i+1}),$$

$$s''_{i}(x_{i+1}) = s''_{i+1}(x_{i+1}),$$
(3)

per  $i = 1, 2, \dots, N - 2$ .

3. Finalment, s'acostuma a imposar l'anul·lació de les derivades segones als extrems, i.e.:

$$s''(x_1) = s''(x_N) = 0. (4)$$

Els splines cúbics que satisfan aquesta condició s'anomenen *splines* cúbis naturals i es demostra que aquests minimitzen  $\int_{x_1}^{x_N} (s(x))^2 dx$  sobre tots els splines cúbics que satisfan (2) i (3).

Notem que, per definir s(x) necessitem fixar 4N-4 coeficients: els corresponents als N-1 polinomis  $s_1(x),s_1(x),\ldots,s_{N-1}(x)$ , de grau 3. Ara bé:

- $\blacktriangleright$  La condició 1 ens proporciona N equacions.
- La condició 2 ens proporciona 3(N-2) equacions.
- La condició 3 ens proporciona 2 equacions addicionals.

Amb la qual cosa resulten

$$N + 3(N - 2) + 2 = 4N - 4$$

equacions lineals en els coeficients dels polinomis. Es demostra que el sistema que s'obté és compatible determinat. Aleshores els coeficients de  $s_1(x), s_1(x), \ldots, s_{N-1}(x)$  vénen determinats de manera única. A la literatura, la construcció dels splines s'acostuma a dur a terme mitjançant l'anomenat mètode dels moments, que no explicarem en aquestes notes. El lectors interessats poden consultar, per exemple, el Capítol 4 de [1].

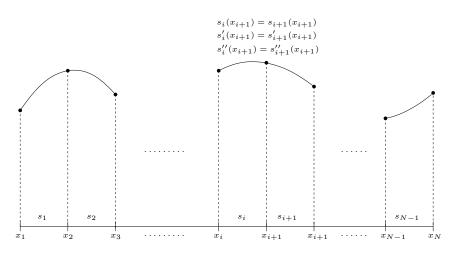


Figura 1 : Splines cúbics

# Spines cúbics amb Matlab/Octave

En Matlab/Octave, la funció spline calcula l'aproximació d'una funció f(x) pel seu spline cúbic natural, s(x):

```
>> sx = spline(x,f,xx)
```

- ► INPUT:
  - ightharpoonup x=[x(1),...,x(N)] són les N abscisses (o nodes) que donen lloc a N-1 intervals:  $[x_1,x_2],...,[x_{N-1},x_N]$ . A cadascun d'ells, f s'aproxima per un polinomi de grau 3. Veure (1).
  - ▶ f=[f(1),...,f(N)] són els valors de f a x(1),...,x(N) respect.
  - ightharpoonup xx=[xx(1),...,xx(M)] són M punts de l'interval  $[x_1,x_N]$ .
- OUTPUT:
  - sx=[sx(1),...,sx(M)] són els valors de s(x) a xx(1),...,xx(M).

Podeu consultar l'ajut del Matlab/Octave per obtenir més informació sobre l'ús de la funció spline escrivint a la línea de comandes:

```
>> help spline
```

#### Exemple 1

Si volem aproximar la funció:

$$f(x) = \frac{1}{1 + 30x^2}$$

per splines cúbics a l'interval [-1,1] fent servir 11 nodes equiespaiats, podem escriure un fitxer (un *script*) Matlab/Octave amb les comandes:

```
clearvars
close all
f=@(x) 1./(1+30*x.^2); %f(x)=1/(1+30*x^2)
x=-1:0.2:1; xx=-1:0.01:1;
fx=f(x); fxx=f(xx);
sx=spline(x,fx,xx); %dona s(x) a xx(1),...,xx(m)
plot(x,fx,'og',xx,fxx,'b-',xx,sx,'r-');
hold on
xlabel('x'); ylabel('y');
hleg1=legend('Points','f(x)','s(x)','Location','NorthEast');
hold off
```

guardar-ho, per exemple, com splines\_script.m i després excecutar-ho des de Matlab/Octave:

>> splines\_script

Llavors resulta la gràfica de la Figura 2.

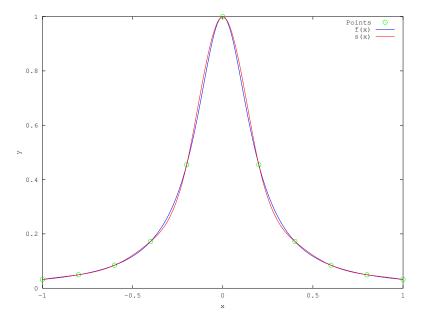


Figura 2 : Aproximació per splines cúbics de la funció  $f(x)=\frac{1}{1+30x^2}.$ 

## Splines lineals

Si en comptes d'aproximar per un polinomi de grau 3 aproximem, a cada subinterval  $[x_i,x_{i+1}]_{i=0,1,\dots,n-1}$ , la funció f(x) per una recta i imposem continuïtat als extrems dels intervals, obtenim l'aproximació per *splines lineals* de f(x). Geomètricament, estem aproximant la funció f(x) per una *poligonal*,  $\ell(x)$ , que té per vèrtexs els punts coneguts de la funció f(x):  $(x_i,f(x_i))$ ,  $i=0,1,\dots,n$ .

En Matlab/Octave, la funció interp1 permet trobar el valor de l'aproximació per splines lineals de f(x):

```
>> Lx=interp1(x,f,xx)
```

- ► INPUT:
  - $\mathbf{x} = [\mathbf{x}(1), \dots, \mathbf{x}(N)]$  són les n abscisses (o nodes) que donen lloc a N-1 intervals:  $[x_1, x_2], \dots, [x_{N-1}, x_N]$ . A cadascun d'ells, f s'aproxima per un polinomi de grau 1, imposant continuïtat als extrems.
  - ▶ f=[f(1),...,f(N)] són els valors de f a x(1),...,x(N) respect.
  - ightharpoonup xx=[xx(1),...,xx(M)] són M punts de l'interval  $[x_1,x_N]$ .

#### ► OUTPUT:

Lx=[Lx(1),...,Lx(M)] són els valors de l'spline lineal  $\ell(x)$  als punts xx(1),...,xx(M).

Podeu consultar l'ajut del Matlab/Octave per obtenir més informació sobre l'ús de la funció interp1 escrivint a la línea de comandes:

>> help interp1

*Exercici*: repetiu els càlculs de l'exemple 1 per trobar ara l'aproximació per splines lineals.

### Referències



C. Bonet, A. Jorba, T. M-Seara, J. Masdemont, M. Ollé, T. Susín, and M. València.

Càlcul Numèric.

Edicions UPC, 1994.



#### I. J. Schoenberg.

Contributions to the problem of approximation of equidistant data by analytic functions. Part A. On the problem of smoothing or graduation. A first class of analytic approximation formulae.

Quart. Appl. Math., 4:45–99, 1946.



#### I. J. Schoenberg.

Contributions to the problem of approximation of equidistant data by analytic functions. Part B. On the problem of osculatory interpolation. A second class of analytic approximation formulae. *Quart. Appl. Math.*, 4:112–141, 1946.