

# Splines Cúbicos

EP2 - CompIII - Data de entrega: 21/10/2021

## 1 Introdução

Em alguns problemas de interpolação com muitos pontos, o uso de interpolação polinomial leva a soluções que oscilam muito. Uma técnica muito usada nestes casos é interpolação polinomial por partes, sendo os splines cúbicos muito populares devido a boas propriedades de aproximação e permitir gerar curvas suaves a partir dos valores tabelados de uma função.

Os objetivos deste exercício-programa são introduzir os splines cúbicos e apresentar um caso simples de sistemas lineares envolvendo matrizes com estruturas. Veremos que para os cálculos precisaremos resolver sistemas lineares cujas matrizes são tridiagonais, estritamente diagonais dominantes. Neste caso, o uso do método de eliminação de Gauss sem trocas de linhas e sem condensação pivotal é estável numericamente e pode ser implementado eficientemente.

## 2 Definições

Considere uma *partição* do intervalo  $[a, b]$

$$a = x_0 < x_1 < \dots < x_{n-1} < x_n = b$$

em  $n$  subintervalos  $[x_{i-1}, x_i]$ ,  $1 \leq i \leq n$ , e sejam  $y_i = f(x_i)$ ,  $0 \leq i \leq n$ , os valores de uma função  $f$  nos pontos da partição. Um *spline cúbico* interpolador da tabela  $(x_i, y_i)$ ,  $0 \leq i \leq n$ , subordinado à partição, é uma função  $S(x)$  tal que:

- a)  $S(x_i) = y_i$ ,  $0 \leq i \leq n$ .
- b) A restrição de  $S$  a cada subintervalo  $[x_{i-1}, x_i]$ ,  $1 \leq i \leq n$ , é um polinômio de grau menor ou igual a 3.
- c)  $S$ ,  $S'$  e  $S''$  são contínuas em  $[a, b]$ .

O termo spline foi cunhado pelo matemático I. J. Schoenberg em conexão com alguns problemas de ajuste de dados estudados por ele. Spline é o nome em inglês de uma régua fina flexível usada para desenhar curvas suaves passando por pontos prescritos. Usando teoria da elasticidade linear, pode-se mostrar que estas curvas são aproximadamente polinômios cúbicos por partes com derivadas até ordem 2 contínuas.

### 3 Construindo splines cúbicos

Os splines cúbicos interpoladores podem ser caracterizados pelos valores  $y_i$  da função e pelos valores

$$m_i = S''(x_i)$$

da derivada segunda de  $S$  nos pontos da partição. Para isso, denote por

$$S_i(x) = S(x), \quad x \in [x_{i-1}, x_i]$$

as restrições de  $S$  aos intervalos  $[x_{i-1}, x_i]$  e por  $h_i = x_i - x_{i-1}$  os comprimentos destes intervalos,  $1 \leq i \leq n$ . Então,

$$S_i''(x) = \frac{x_i - x}{h_i} m_{i-1} + \frac{x - x_{i-1}}{h_i} m_i.$$

Integrando a expressão acima duas vezes e usando a propriedade de interpolação ( $S_i(x_i) = S_{i+1}(x_i)$ ,  $1 \leq i \leq n-1$ ) obtemos

$$S_i(x) = \frac{x_i - x}{h_i} y_{i-1} + \frac{x - x_{i-1}}{h_i} y_i + \frac{h_i^2}{6} \left\{ \left[ \left( \frac{x_i - x}{h_i} \right)^3 - \frac{x_i - x}{h_i} \right] m_{i-1} + \left[ \left( \frac{x - x_{i-1}}{h_i} \right)^3 - \frac{x - x_{i-1}}{h_i} \right] m_i \right\} \quad (1)$$

onde a fórmula é válida para  $x \in [x_{i-1}, x_i]$ . Note que ela já incorpora as condições  $S$  e  $S''$  contínuas (por que?). Para determinarmos as incógnitas  $m_i$ , usamos a continuidade de  $S'$ , ou seja,  $S'_i(x_i) = S'_{i+1}(x_i)$ ,  $1 \leq i \leq n-1$ . Usando estas relações em (1) e após uma manipulação das expressões chegamos ao seguinte sistema de equações

$$\frac{h_i}{h_i + h_{i+1}} m_{i-1} + 2m_i + \frac{h_{i+1}}{h_i + h_{i+1}} m_{i+1} = d_i \quad (2)$$

para  $1 \leq i \leq n-1$ , onde

$$d_i = \frac{6}{h_i + h_{i+1}} \left( \frac{y_{i+1} - y_i}{h_{i+1}} - \frac{y_i - y_{i-1}}{h_i} \right). \quad (3)$$

Note que (2) é um sistema linear com  $n-1$  equações e  $n+1$  incógnitas. Pode-se mostrar que a matriz do sistema tem posto máximo, e portanto há uma infinidade de splines cúbicos interpoladores. Para caracterizar um único spline, é necessário impor condições adicionais. Veremos a seguir algumas possibilidades.

### 4 Caracterizações de splines cúbicos

Veremos nesta seção algumas possibilidades para se obter um único spline cúbico interpolador <sup>1</sup>.

- a) **Spline cúbico natural:** é obtido impondo-se que as derivadas segundas de  $S$  em  $x_0$  e  $x_n$  sejam nulas, isto é,  $m_0 = m_n = 0$ . Este é o spline gerado pela régua flexível.

<sup>1</sup>Veja a Seção 2.4.2 de J.Stoer, R.Bulirsch, *Introduction to Numerical Analysis*, Third Edition, Springer, 2002

b) **Spline cúbico completo:** se conhecermos os valores  $y'_0 = f'(x_0)$  e  $y'_n = f'(x_n)$  da derivada de  $f$  nos extremos do intervalo, acrescentamos duas equações ao sistema (2) a partir de  $S'_1(x_0) = y'_0$  e  $S'_n(x_n) = y'_n$ . Verifique como exercício quais são estas equações.

c) **Condição "not a knot":** Este spline, proposto por Carl de Boor, é obtido impondo-se que nos intervalos  $[x_0, x_2]$  e  $[x_{n-2}, x_n]$ ,  $S$  seja um polinômio de grau menor ou igual a 3. É como se "desligássemos os nós"  $x_1$  e  $x_{n-1}$ . Estas condições são equivalentes a  $S'''_1(x_1) = S'''_2(x_1)$  e  $S'''_{n-1}(x_{n-1}) = S'''_n(x_{n-1})$ , gerando o seguinte sistema  $(n-1) \times (n-1)$ : a primeira equação em (2) é modificada para

$$\left(2 + \frac{h_1}{h_2}\right) m_1 + \left(1 - \frac{h_1}{h_2}\right) m_2 = d_1,$$

a equação  $n-1$  é modificada para

$$\left(1 - \frac{h_n}{h_{n-1}}\right) m_{n-2} + \left(2 + \frac{h_n}{h_{n-1}}\right) m_{n-1} = d_{n-1}$$

e para  $2 \leq i \leq n-2$  usamos as mesmas equações de (2). Uma vez calculados  $m_1, \dots, m_{n-1}$ , obtemos  $m_0$  e  $m_n$  por

$$m_0 = \frac{h_1 + h_2}{h_2} m_1 - \frac{h_1}{h_2} m_2; \quad m_n = \frac{h_{n-1} + h_n}{h_{n-1}} m_{n-1} - \frac{h_n}{h_{n-1}} m_{n-2}.$$

d) **Spline cúbico periódico:** quando  $f$  é periódica de período  $b-a$ , temos  $y_0 = y_n$ . Podemos obter o spline cúbico periódico impondo-se  $m_0 = m_n$  e  $S'(x_0) = S'(x_n)$ . As equações para  $m_1, \dots, m_n$  ficam iguais a:

- $i = 1$ : use  $m_0 = m_n$  para obter

$$2m_1 + \frac{h_2}{h_1 + h_2} m_2 + \frac{h_1}{h_1 + h_2} m_n = d_1.$$

- $2 \leq i \leq n-1$ : use as equações dadas por (2).
- $i = n$ : Use  $S'_n(x_n) = S'_1(x_0)$  para obter

$$\frac{h_1}{h_1 + h_n} m_1 + \frac{h_n}{h_1 + h_n} m_{n-1} + 2m_n = d_n$$

onde a expressão (3) com  $i = n$  deve ser avaliada usando-se  $h_{n+1} = h_1$  e  $y_{n+1} = y_1$ .

Nos casos a), b) e c), o sistema linear resultante é tridiagonal e pode ser resolvido eficientemente pelo método de eliminação de Gauss, como descrito no Apêndice 1. No caso d), a matriz é *tridiagonal periódica*, e uma maneira de se resolver o sistema linear é descrita no Apêndice 2. Uma vez calculados os valores  $m_i$ ,  $0 \leq i \leq n$ , podemos calcular  $S(x)$  para qualquer  $x \in [a, b]$ . Determine o índice  $i$  tal que  $x \in [x_{i-1}, x_i]$ . Calcule então  $A = (x_i - x)/h_i$  e  $B = (x - x_{i-1})/h_i = 1 - A$ . De (1) temos

$$S(x) = Ay_{i-1} + By_i + \frac{h_i^2}{6} [(A^3 - A) m_{i-1} + (B^3 - B) m_i].$$

## 5 Curvas bidimensionais suaves

Uma aplicação de interpolação com splines cúbicos é a construção de curvas suaves no plano passando por  $n + 1$  pontos  $P_k$  com coordenadas dadas  $(x_k, y_k)$ ,  $0 \leq k \leq n$ , onde uma representação geral na forma  $y = f(x)$  não é possível. Portanto, devemos usar uma representação paramétrica

$$x = x(t), \quad y = y(t), \quad (4)$$

onde  $t$  denota o parâmetro. Podemos assumir que os valores  $t_0, t_1, \dots, t_n$  dos parâmetros correspondentes aos  $n+1$  pontos estão em ordem crescente de magnitude. Construímos então dois splines cúbicos que interpolam as funções tabeladas  $(t_k, x_k)$  e  $(t_k, y_k)$ ,  $0 \leq k \leq n$ , por meio dos quais obtemos uma representação paramétrica (4).

O comprimento de arco da curva seria o parâmetro  $t$  mais apropriado. Como ele não é conhecido a priori, os valores  $t_k$  para o parâmetro são usualmente escolhidos como sendo as distâncias entre pontos consecutivos:

$$t_0 = 0, \quad t_k = t_{k-1} + \sqrt{(x_k - x_{k-1})^2 + (y_k - y_{k-1})^2}, \quad 1 \leq k \leq n.$$

Para gerar a curva entre  $P_{k-1}$  e  $P_k$ , os splines cúbicos  $x(t)$  e  $y(t)$  devem ser avaliados com o parâmetro  $t$  percorrendo o intervalo  $[t_{k-1}, t_k]$ .

## 6 Tarefa

**Parte 1)** Implemente um programa para construir os splines cúbicos interpoladores natural, completo e *not a knot*, dados os pontos  $x_i$  e os valores  $y_i$  de uma função nestes pontos, para  $0 \leq i \leq n$ . O programa deve calcular os valores  $m_i$ ,  $0 \leq i \leq n$ , para cada um dos três casos, resolvendo-se os respectivos sistemas tridiagonais como descrito no Apêndice 1. O programa quando necessário deve permitir o cálculo dos valores dos splines em pontos diferentes dos pontos  $x_i$ .

Como teste para o seu programa, considere a função

$$f(x) = \frac{1}{2-x}, \quad x \in [0, 1].$$

Para cada valor de  $n = 10, 20, 40, 80$  e  $160$ , construa os splines cúbicos interpoladores natural, completo e *not a knot* em relação aos pontos

$$x_i = \frac{i}{n} \quad \text{e} \quad y_i = f(x_i), \quad 0 \leq i \leq n$$

e estime o erro entre cada spline e  $f$  calculando

$$\max_{0 \leq k \leq 1000} |f(z_k) - S(z_k)|, \quad \text{com} \quad z_k = \frac{k}{1000},$$

onde  $S$  denota um dos três tipos de splines. Imprima  $n$  e os respectivos erros para cada spline. O que você observa? Estime para cada spline a potência de  $h = \frac{1}{n}$  com a qual o erro tende a zero. Discuta os resultados.

**Parte 2)** Implemente um programa que usa splines cúbicos periódicos para a construção de curvas fechadas no plano, dadas as coordenadas de  $n + 1$  pontos  $P_0, P_1, \dots, P_n$ , onde  $P_n = P_0$ . O programa deve calcular e imprimir os valores  $t_k$  do parâmetro,  $x''(t_k)$  e  $y''(t_k)$ ,  $0 \leq k \leq n$ . Imprima também o valor de  $n$  e as coordenadas dos pontos  $P_k$ . Os sistemas lineares devem ser resolvidos pelo método descrito no Apêndice 2. Teste o seu programa com os seguintes dados:

$k$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
$x_k$	25	19	13	9	5	2.2	1	3	8	13	18	25
$y_k$	5	7.5	9.1	9.4	9	7.5	5	2.1	2	3.5	4.5	5

Para ver a curva obtida, calcule  $(x(t), y(t))$  para vários valores do parâmetro  $t$  além dos valores  $t_k$ , e plote a curva formada pelos pontos com estas coordenadas.

## Apêndice 1: Sistemas lineares tridiagonais

Considere o sistema linear tridiagonal

$$\begin{aligned} b_1 x_1 + c_1 x_2 &= d_1 \\ a_i x_{i-1} + b_i x_i + c_i x_{i+1} &= d_i, \quad 2 \leq i \leq n-1 \\ a_n x_{n-1} + b_n x_n &= d_n \end{aligned}$$

Ao resolvermos este sistema pelo método de eliminação de Gauss, a matriz triangular superior  $U$  é bidiagonal, sendo que  $U_{i,i+1} = c_i$ , e os únicos multiplicadores necessários são os  $l_{i+1,i}$  (VERIFIQUE!). Usando este fato, podemos resolver o sistema com  $O(n)$  operações aritméticas. O algoritmo pode ser descrito da seguinte forma:

*Triangularização*

```

u1 = b1
y1 = d1
para i = 2, ..., n faça
    l = ai/ui-1 (multiplicador)
    ui = bi - l ci-1
    yi = di - l yi-1
fim
```

Após a execução deste laço, a diagonal de  $U$  e o lado direito modificado ficam armazenados em  $u$  e  $y$ , respectivamente. A solução do sistema linear é então calculada por:

*Substituição regressiva*

```

xn = yn/un
para i = n - 1, ..., 1 faça
    xi = (yi - ci xi+1)/ui
fim
```

Para matrizes diagonais dominantes, este algoritmo é numericamente estável, não sendo necessário usar condensação pivotal.

