Lista 3 Introdução à Análise Numérica Interpolação

Lucas Emanuel Resck Domingues

Outubro de 2020

2. Vamos utilizar o método das diferenças de Newton, encontrar os coeficientes c_n e finalmente encontrar P(k).

P é um polinômio de grau n, e sabemos que ele passa pelos pontos

$$(1,-1),(2,-2),\cdots,(n,-n),(0,(-1)^n)$$

sendo o último ponto justificado por $P(0)=(-1)^n$ (termo independente). Então o polinômio escrito na forma do método das diferenças fica

$$P(x) = c_0 + c_1(x - x_1) + \dots + c_n(x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n)$$

= $c_0 + c_1(x - 1) + \dots + c_n(x - 1) \cdot \dots \cdot (x - n)$

A Tabela 1 mostra o cálculo dos coeficientes c_i pelo método das diferenças de Newton.

Dessa forma, nós concluímos que $c_0=c_1=-1$ e que $c_2=\cdots=c_{n-1}=0$. Apenas nos resta encontrar c_n , que, seguindo a tabela, será uma função de n. Até agora, temos

$$P(x) = -1 - 1(x - 1) + c_n(x - 1) \cdots (x - n)$$

Sabendo que $P(0) = (-1)^n$, vemos que

$$P(0) = (-1)^n$$

$$c_n(-1)\cdots(-n) = (-1)^n$$

$$c_n(-1)^n n! = (-1)^n$$

$$c_n = \frac{1}{n!}$$

X	$y = \Delta^1$	Δ^2	Δ^3	Δ^4	
1	-1				
0		-1			
2	-2	1	0		
3	-3	-1	0	0	
3	-3	-1		0	
4	-4	_	0		
-	_	-1		0	
5	-5		0		
	_		_		
:	:	:	:	:	
n-1	-(n-1)		0		
	,	-1		C(n)	
\mathbf{n}	-n		B(n)		
	$(-1)^n$	A(n)			
0	$(-1)^n$				
	I	l	l	l	

Tabela 1: Método das diferenças de Newton para o polinômio P. Os números em negrito são os coeficientes c_i . Os números $A(n), \cdots$ são funções de n, não necessariamente 0.

Tendo todos os coeficientes, podemos calcular P(k), k natural e maior que n:

$$P(k) = -1 - 1(k-1) + \frac{1}{n!}(k-1)\cdots(k-n)$$

$$= -k + \frac{(k-1)!}{n!(k-1-n)!}$$

$$= {\binom{k-1}{n}} - k$$

8. Vamos montar os polinômios interpoladores p_{k-2} e p_{k-1} de graus k-2 e k-1, respectivamente, através do método das diferenças de Newton. Depois vamos encontrar o coeficiente c_{k-1} , que corresponde a $\Delta[x_1, \dots, x_k]$. Ao final, vamos calcular o limite pedido.

Seja o polinômio interpolador p_{k-2} de f com os pontos $\{x_1, \dots, x_{k-1}\}$ através dos métodos das diferenças de Newton:

$$p_{k-2}(x) = c_0 + \dots + c_{k-2}(x-x_1) \cdots (x-x_{k-2})$$

Uma das principais características do método de Newton é que podemos "reutilizar" o polinômio ao adicionar mais pontos. Se quisermos interpolar $\{x_1, \dots, x_k\}$, basta fazermos

$$p_{k-1}(x) = c_0 + \dots + c_{k-2}(x-x_1) + \dots + c_{k-2}(x-x_{k-2}) + c_{k-1}(x-x_1) + \dots + c_{k-2}(x-x_{k-1})$$

Observe que c_{k-1} corresponde a $\Delta[x_1, \cdots, x_k]$, que é o que queremos. Segue:

$$p_{k-1}(x) - p_{k-2}(x) = c_{k-1}(x - x_1) \cdots (x - x_{k-1})$$

$$(f(x) - p_{k-2}(x)) - (f(x) - p_{k-1}(x)) = c_{k-1}(x - x_1) \cdots (x - x_{k-1}) \quad (1)$$

Seja $A=[\min\{x_1,\cdots,x_k\},\max\{x_1,\cdots,x_k\}]$. Por conveniência, assumindo que $\{x_1,\cdots,x_k\}$ são diferentes e sabendo que $f(x)=\sin(cx+d)$ é de classe C^∞ no intervalo A, sabemos, por teorema, que, para cada $x\in A$, existem α_x,β_x tais que

$$f(x) - p_{k-2}(x) = \frac{f^{(k-1)}(\alpha_x)}{(k-1)!} (x - x_1) \cdots (x - x_{k-1})$$
$$f(x) - p_{k-1}(x) = \frac{f^{(k)}(\beta_x)}{k!} (x - x_1) \cdots (x - x_k)$$

Então, se avaliarmos essas funções em x_k e substituirmos na Equação 1, obtemos

$$\frac{f^{(k-1)}(\alpha_{x_k})}{(k-1)!}(x_k - x_1) \cdots (x_k - x_{k-1}) = c_{k-1}(x_k - x_1) \cdots (x_k - x_{k-1})$$
$$\frac{f^{(k-1)}(\alpha_{x_k})}{(k-1)!} = c_{k-1}$$

Segue portanto:

$$|c_{k-1}| = \left| \frac{f^{(k-1)}(\alpha_{x_k})}{(k-1)!} \right|$$

$$= \frac{|c^{k-1}\sin(c\alpha_{x_k} + d)|}{(k-1)!} \text{ ou } \frac{|c^{k-1}\cos(c\alpha_{x_k} + d)|}{(k-1)!}$$

$$\leq \frac{|c|^{k-1}}{(k-1)!}$$

Basta agora mostrar que isso tende a zero quando k
 tende ao infinito. Ou seja, vamos mostrar que, se $a \ge 0$,

$$\lim_{k \to \infty} \frac{a^k}{k!} = 0$$

Seja a sequência $y_k = \frac{a^k}{k!}$. Considere o termo y_{2a+1} . Então:

$$y_{2a+1} = \frac{a^{2a+1}}{(2a+1)!} = \frac{a^{2a}}{(2a)!} \frac{a}{2a+1} < \frac{a^{2a}}{(2a)!} \frac{1}{2} = \frac{1}{2} y_{2a}$$

Concluímos que, para $k \in \mathbb{N}^*, \, y_{2a+k} < \left(\frac{1}{2}\right)^k y_{2a}.$ Logo:

$$\lim_{k \to \infty} \frac{a^k}{k!} = \lim_{k \to \infty} y_k = \lim_{k \to \infty} y_{2a+k} \le \lim_{k \to \infty} \left(\frac{1}{2}\right)^k y_{2a} = 0$$

Portanto, $c_{k-1} \to 0$, ou seja, $\Delta[x_1, \cdots, x_k] \to 0$

- 12. (a) Sejam os pontos $(x_0, y_0), \dots, (x_n, y_n)$, enumerados a partir do zero por conveniência. Ou seja, n+1 pontos. Os pontos guia são (\hat{x}_0, \hat{y}_0) , (\hat{x}_n, \hat{y}_n) Vamos assumir intervalos de comprimento $h_i = 1/n$, isso é, teremos $t_0 < \dots < t_n$, com $t_i = \frac{i}{n}$ (a conveniência). Portanto, vamos interpolar os n+1 pontos com a curva $\gamma(t) = (x(t), y(t)), t \in [0, 1]$. Vamos interpolar cada intervalo $[t_i, t_{i+1}]$, para $i = 0, \dots, n-1$, através de um polinômio de grau 3. Vamos listar as condições que queremos para nossa curva γ :
 - Passar pelos pontos: $\gamma(t_i) = (x(t_i), y(t_i)) = (x_i, y_i), i = 0, \dots, n$
 - Ancoragem 1: $\gamma'(0) = (x'(0), y'(0)) = k_0(\hat{x}_0 x_0, \hat{y}_0 y_0)$
 - Ancoragem 2: $\gamma'(1) = (x'(1), y'(1)) = k_1(\hat{x}_n x_n, \hat{y}_n y_n)$
 - Continuidade de γ em t_i , $i = 1, \dots, n-1$
 - Continuidade de γ' em t_i , $i = 1, \dots, n-1$
 - Continuidade de γ'' em t_i , $i = 1, \dots, n-1$

Observe que nada impede de aplicarmos as condições de γ separadamente para cada componente x e y. Consideremos x. Então, aplicando todas essas condições separadamente para x:

- Passar pelos pontos: $x(t_i) = x_i, i = 0, \dots, n$
- Ancoragem 1: $x'(0) = k_0(\hat{x}_0 x_0)$
- Ancoragem 2: $x'(1) = k_1(\hat{x}_n x_n)$
- Continuidade de x em t_i , $i = 1, \dots, n-1$
- Continuidade de x' em t_i , $i = 1, \dots, n-1$
- Continuidade de x'' em t_i , $i = 1, \dots, n-1$

Ora, estamos pedindo uma interpolação por uma spline cúbica ancorada para x, afinal os valores de t_i são crescentes. Isso já foi estudado. Então sabemos que, se $t \in [t_i, t_{i+1}]$,

$$x(t) = \frac{M_i}{6h_i}(t_{i+1} - t)^3 + \frac{M_{i+1}}{6h_i}(t - t_i)^3 + c_1t + c_2$$
$$= \frac{nM_i}{6}(t_{i+1} - t)^3 + \frac{nM_{i+1}}{6}(t - t_i)^3 + c_1t + c_2$$

sendo

$$c_1 = \frac{x_{i+1} - x_i}{h_i} - \frac{h_i}{6} (M_{i+1} - M_i)$$
$$= n(x_{i+1} - x_i) - \frac{1}{6n} (M_{i+1} - M_i)$$

$$c_2 = x_i - \frac{M_i h_i^2}{6} - c_1 t_i$$
$$= x_i - \frac{M_i}{6n^2} - c_1 t_i$$

Os valores de M_i , por sua vez, são encontrados através das equações

$$\frac{1}{6n}M_{i-1} + \frac{2}{3n}M_i + \frac{1}{6n}M_{i+1} = n(x_{i+1} - 2x_i + x_{i-1})$$

para $i=1,\cdots,n-1$. Essas equações são encontradas aplicando as condições dadas acima, com exceção das ancoragens. Como isso foi feito em sala, é conveniente omitir essa dedução. Porém, essas equações são em quantidade n-1, e temos n+1 variáveis M_i para descobrir: M_0,\cdots,M_n .

Para resolver isso, podemos aplicar as condições de ancoragem em $t_0 = 0$ e $t_n = 1$. Basta resolver $x'(0) = k_0(\hat{x}_0 - x_0)$. Vejamos. Para $t \in [0, 1/n]$, vale que:

$$x'(t) = -\frac{M_0}{2h_0}(t_1 - t)^2 + \frac{M_1}{2h_0}(t - t_0)^2 + \frac{x_1 - x_0}{h_0} - \frac{h_0}{6}(M_1 - M_0)$$

Então:

$$x'(0) = k_0(\hat{x}_0 - x_0)$$
$$-\frac{M_0}{3n} + n(x_1 - x_0) - \frac{M_1}{6n} = k_0(\hat{x}_0 - x_0)$$
$$\frac{1}{3n}M_0 + \frac{1}{6n}M_1 = -k_0(\hat{x}_0 - x_0) + n(x_1 - x_0)$$

De forma análoga:

$$\frac{1}{6n}M_{n-1} + \frac{1}{3n}M_n = k_1(\hat{x}_n - x_n) - n(x_n - x_{n-1})$$

Encontramos as duas equações que estavam faltando. Sendo assim, podemos montar o seguinte sistema de equações que deve ser resolvido:

$$Ax = b$$

sendo

$$A = \begin{bmatrix} \frac{1}{3n} & \frac{1}{6n} \\ \frac{1}{6n} & \frac{2}{3n} & \frac{1}{6n} \\ & \frac{1}{6n} & \frac{2}{3n} & \frac{1}{6n} \\ & & \ddots & \\ & & \frac{1}{6n} & \frac{2}{3n} & \frac{1}{6n} \\ & & \frac{1}{6n} & \frac{1}{3n} \end{bmatrix}$$

$$x = \begin{bmatrix} M_0 \\ \vdots \\ M_n \end{bmatrix}$$

$$b = \begin{bmatrix} -k_0(\hat{x}_0 - x_0) + n(x_1 - x_0) \\ n(x_2 - 2x_1 + x_0) \\ \vdots \\ n(x_n - 2x_{n-1} + x_{n-2}) \\ k_1(\hat{x}_n - x_n) - n(x_n - x_{n-1}) \end{bmatrix}$$

Ou seja, conseguindo todos os M_i , a partir de um algoritmo de resolução de sistemas lineares (observe que o sistema é diagonalmente dominante, perfeito para vários métodos estudados em aula), calculamos c_1 e c_2 e podemos expressar x(t).

O processo para y é totalmente análogo.

Ao final, temos $\gamma(t) = (x(t), y(t)).$

(b) O programa foi implementado em Matlab e pode ser conferido no Apêndice A. A utilização do programa se dá da seguinte forma: vamos montar k splines cúblicas paramétricas, cada spline emendada à anterior. Cada spline será composta de n+3 pontos, sendo n+1 os pontos de interpolação $(x_0, y_0), \cdots, (x_n, y_n)$ e 2 pontos de ancoragem $(\hat{x}_0, \hat{y}_0), (\hat{x}_n, \hat{y}_n)$. Iniciamos a função com o comando

sendo $k_0,\,k_1$ relacionados à ancoragem, já vistos anteriormente. Sendo assim, desenha-se os pontos, na ordem

$$(x_0, y_0), (\hat{x}_0, \hat{y}_0), (x_1, y_1), \cdots, (x_n, y_n), (\hat{x}_n, \hat{y}_n)$$

um total de k vezes.

O programa lê os pontos selecionados e constrói, para cada intervalo $[t_i,t_{i+1}]$, o polinômio interpolador, tanto para x quanto para y. O

sistema de equações lineares é resolvido utilizando o método de Seidel (já implementado em exercícios anteriores deste curso), afinal a matriz é diagonalmente dominante. Os dois polinômios resultantes em cada pequeno intervalo são calculados e exibidos graficamente para vários pontos desse pequeno intervalo, dando a ideia de continuidade. As Figuras 1, 2 e 3 mostram exemplos do resultado da utilização do programa.

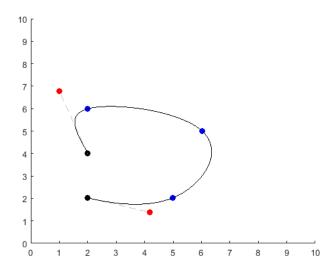


Figura 1: Interpolação por spline cúbica paramétrica para 5 pontos de interpolação e 2 pontos de ancoragem.

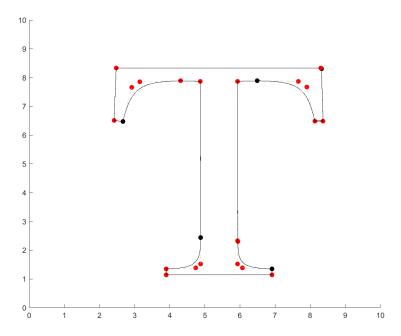


Figura 2: Interpolação por várias splines cúbicas paramétricas para 2 pontos de interpolação e 2 pontos de ancoragem.

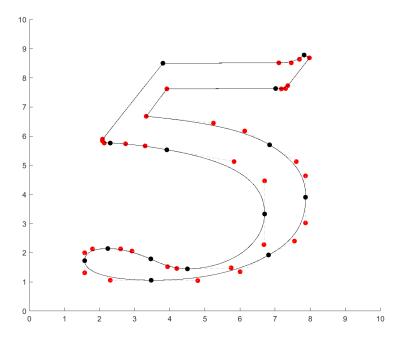


Figura 3: Interpolação por várias splines cúbicas paramétricas para 2 pontos de interpolação e 2 pontos de ancoragem.

A Programa computacional para splines interativos

Implementação do algoritmo em Matlab para construção de *splines* cúbicos paramétricos interativos. O código também pode ser acessado no GitHub.

```
function interactive_spline(n, k, k_0, k_1)
    clf;
    axis([0, 10, 0, 10]);
    hold on;
    [x \text{ click}, y \text{ click}] = \mathbf{ginput}(1);
    x = [x \ click];
    y = [y\_click];
    plot(x, y, 'o', ...
          'MarkerEdgeColor', 'k', ...
          'MarkerFaceColor', 'k');
    for j = 1:k
         for i = 1:n+2
              [x \ click, y \ click] = ginput(1);
              x = [x; x\_click];
              y = [y; y \text{ click}];
              \textbf{if} \ i == 1 \mid\mid i == n{+}2
                   plot(x click, y click, 'o', ...
                   'MarkerEdgeColor', 'r', ...
                   'MarkerFaceColor', 'r');
                   \mathbf{plot}(x(\mathbf{end}-1\mathbf{:}\mathbf{end}),\,y(\mathbf{end}-1\mathbf{:}\mathbf{end}),\,'--',\,...
                        'Color', [200, 200, 200]/255);
              else
                   if i == n+1
                        plot(x_click, y_click, 'o', ...
                        'MarkerEdgeColor', 'k', ...
                        'MarkerFaceColor', 'k');
                   else
                        plot(x click, y click, 'o', ...
                        'MarkerEdgeColor', 'b', ...
                        'MarkerFaceColor', 'b');
                   end
              end
         \mathbf{end}
         parametric cubic spline(x, y, k 0, k 1);
         x = [x(end-1)];
         y = [y(end-1)];
    end
    hold off;
end
```

```
function parametric cubic spline(x, y, k 0, k 1)
    x = anchored cubic spline(x, k 0, k 1);
    y_t = anchored\_cubic\_spline(y, k_0, k_1);
    \mathbf{plot}(\mathbf{x} \ \mathbf{t}, \mathbf{y} \ \mathbf{t}, \mathbf{'}-\mathbf{k'});
end
function x = anchored cubic spline(x, k 0, k 1)
    x \text{ hat } 0 = x(2);
    x_hat_n = x(end);
    x(end) = [];
    x(2) = [];
    [n, \tilde{z}] = \mathbf{size}(x);
    n = n-1;
    h = 1/n;
    A = zeros(n+1, n+1);
    b = zeros(n+1, 1);
    for i=0:n
        if i == 0
            j=i{+}1;
             A(j, j) = 1/(3*n);
             A(j, j+1) = 1/(6*n);
             b(j) = -k\_0*(x\_hat\_0 - x(j)) + n*(x(j+1) - x(j));
        else
             \mathbf{if} \ i == n
                 j = i+1;
                 A(j, j-1) = 1/(6*n);
                 A(j, j) = 1/(3*n);
                 b(j) = k_1*(x_{n-1} - x(j)) - n*(x(j) - x(j-1));
             else
                 j = i+1;
                 A(j, j-1) = 1/(6*n);
                 A(j, j) = 2/(3*n);
                 A(j, j+1) = 1/(6*n);
                 b(j) = n*(x(j+1) - 2*x(j) + x(j-1));
             end
        end
    end
    M = seidel(A, b, 10^-6);
    x t = [];
    for i=0:(n-1)
        p = interpolator(M(i+1), M(i+2), i/n, (i+1)/n, x(i+1), x(i+2), n);
        x_t = [x_t, p(i/n:0.01:(i+1)/n)];
    end
end
```

```
\mathbf{function}\ x = seidel(A,\,b,\,\mathbf{eps})
    [m, ~\tilde{}] = \mathbf{size}(A);
    x = zeros(m, 1);
    err = 1;
    x \text{ old} = x;
    \mathbf{while}\ \mathrm{err}>\mathbf{eps}
         \mathbf{for}\ i{=}1{:}m
              x(i) = A(i, 1:(i-1))*x(1:(i-1)) + A(i, (i+1):m)*x((i+1):m);
              x(i) = -x(i);
              x(i) = x(i) + b(i);
              x(i) = x(i)/A(i, i);
         end
         err = norm(x - x_old, 'inf')/norm(x_old, 'inf');
         x \text{ old} = x;
    \mathbf{end}
end
\textbf{function} \ x\_t = interpolator(M\_i, M\_ip, t\_i, t\_ip, x\_i, x\_ip, n)
    c 1 = (x ip-x i)*n - (M ip - M i)/(6*n);
    c\_2 = x\_i - M\_i/(6*n^2) - c\_1*t\_i;
    syms x t(t);
    x\_t(t) = n*M\_i/6*(t\_ip-t)^3 + n*M\_ip/6*(t-t\_i)^3 + c\_1*t + c\_2;
\mathbf{end}
```