

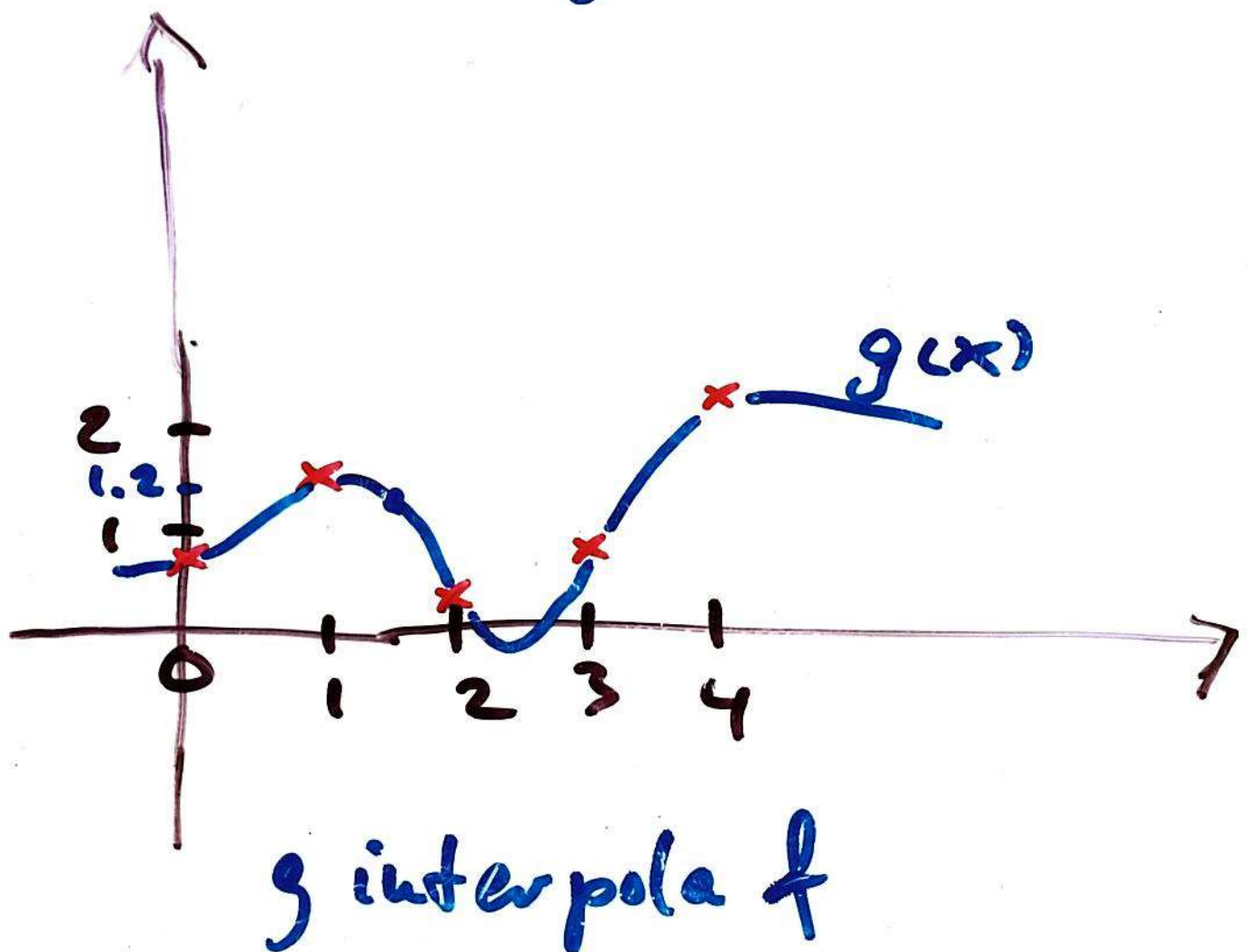
Interpolação

Exemplo:

x	0	1	2	3	4
$f(x)$	0.7	1.5	0.3	0.8	2.1

$$f(1.3) = ?$$

$$\approx g(1.3) = 1.2$$



Algumas aplicações da interpolação

- encher espaços vazios em tabelas de dados, por exemplo tabelas de população
- funções cuja avaliação é muito complicada podem ser calculados usando interpolação de uma tabela.
- delimitação: muitas vezes mais fácil de avaliar a função só em alguns pontos e encher o resto usando interpolação
- integração numérica
- resolução de equações não-lineares por exemplo método da secante

- resolução de equações
diferenciais e integrais
- sistemas CAD

Def.: (Interpolação)

Sejam $x_0, x_1, \dots, x_n$ pontos distintos,
i.e. $x_i \in \mathbb{R}$ e $x_i \neq x_j$ para $i \neq j$.

Sejam $f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_n)$ os
valores de uma função f nesses pontos

A interpolação de $f(x)$ consiste em
se obter uma função $g(x)$ tal que

$$\begin{aligned} g(x_0) &= f(x_0) \\ g(x_1) &= f(x_1) \\ &\vdots \end{aligned}$$

$$g(x_n) = f(x_n)$$

A interpolação de $f(x)$ é chamada
interpolação polinomial se
 g é um polinómio

Interpolacao polinomial

Dados os pontos

$$(x_0, f(x_0))$$

$$(x_1, f(x_1))$$

$\vdots$

$$(x_n, f(x_n)).$$

nos da
interpolacao

(onde $x_i \neq x_j \forall i \neq j$)

Queremos interpolar a função f por um polinômio p .

i.e.

$$p(x_0) = f(x_0)$$

$$p(x_1) = f(x_1)$$

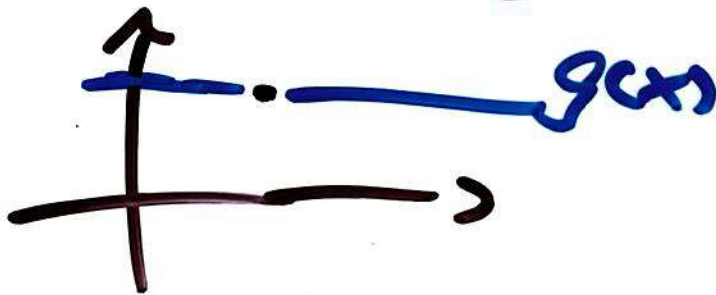
$\vdots$

$$p(x_n) = f(x_n)$$

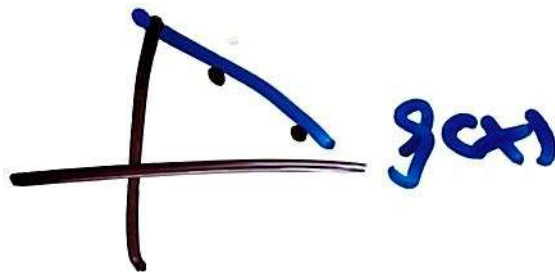
Qual é o ~~menor~~ número
 mínimo j tal que,
 dados $n+1$ nós da interpolação,
 qualquer f pode ser interpolado por
 um polinômio p_j de grau $\leq j$?

$n=0$:

grau 0.

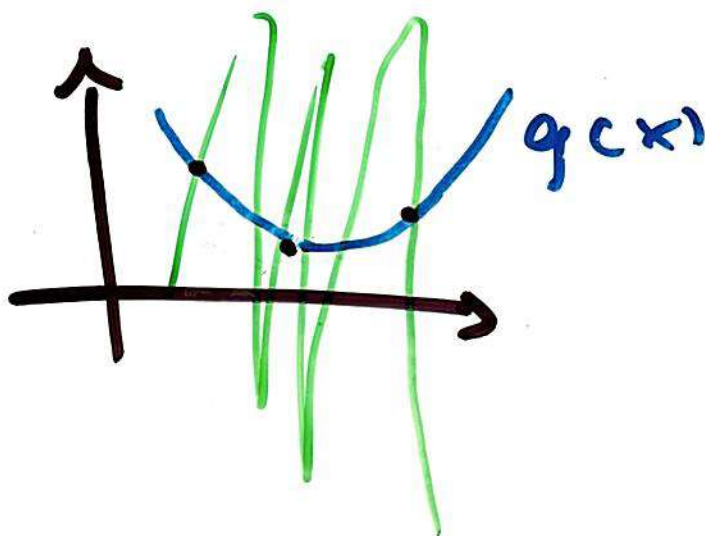


$n=1$:



$n=2$:

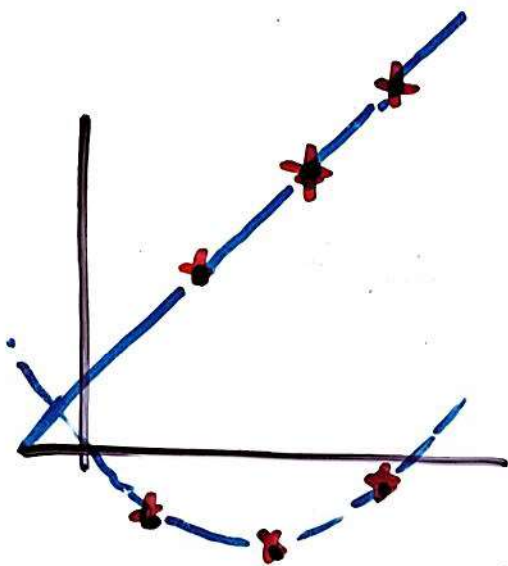
2



Teorema:

Dado $n+1$ nós de interpolação
 (x_i, y_i) , $i=0, 1, \dots, n$, & $y_i = f(x_i)$
com $x_j \neq x_k \quad \forall j \neq k$

existe um único polinômio
 p_n de grau $\leq n$ que interpola f
i.e. tal que $p_n(x_i) = y_i$, $i=0, 1, \dots, n$



$\exists!$ pol de
grau ≤ 2
que interpola
os 3 pontos

Na prova do teorema vemos
que podemos obter um polinômio
 P_n que interpola f se resolvemos
o sistema linear

problemas
com
matrizes
mal condicionadas

$$\begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f(x_0) \\ f(x_1) \\ \vdots \\ f(x_n) \end{pmatrix}$$

posto = $n+1$

Exemplo:

x	0	1	2
$f(x)$	1	3	9

$$\begin{aligned} a_0 &= 1 \\ a_1 &= 0 \\ a_2 &= 2 \end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 9 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow a_0 = 1 \Rightarrow 1 + a_1 + a_2 = 3 \Rightarrow a_1 = 2x + 1 \text{ interpola}$$

Condicionamento de Algoritmos

Problema bem-posto — $\exists$ solução única
— pequenas perturbações nos dados de entrada provocam pequenas perturbações nos resultados

estabilidade do problema com relação aos dados

contrário: problema instável ou mau condicionado

Método estável:

pequenas perturbações nos dados
(por ex. erros de arredondamento)
conduzem a soluções próximas

contrário: método instável ou mau-condicionado

Forma de Lagrange

Sejam $x_0, x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}$

e $y_i = f(x_i)$

O polinômio de grau $\leq n$
que interpola f em $x_0, x_1, \dots, x_n$
pode ser escrito na forma

$$p_n(x) = y_0 L_0(x) + y_1 L_1(x) + \dots + y_n L_n(x)$$

onde

$L_k(x)$ é poli de grau $n \ \forall k$

$$\text{com } L_k(x_i) = \begin{cases} 0 & \text{para } i \neq k \\ 1 & \text{para } i = k \end{cases}$$

$$L_k(x) = C_k \cdot (x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{k-1}) \\ \cdot (x-x_{k+1})(x-x_{k+2})\dots(x-x_n)$$

$$1 = L_k(x_k) =$$

$$= C_k (x_k - x_0)(x_k - x_1)\dots(x_k - x_{k-1}) \\ \cdot (x_k - x_{k+1}) \dots (x_k - x_n)$$

$$\Rightarrow C_k = \frac{1}{\prod_{i \neq k} (x_k - x_i)}$$

$$L_k(x) = \frac{\prod_{i \neq k} (x - x_i)}{\prod_{i \neq k} (x_k - x_i)}$$

Exemplo:

x	0	1	2
$f(x)$	1	3	9

$$L_0(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} \\ = \frac{(x-1)(x-2)}{(-1) \cdot (-2)}$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (x-1)(x-2)$$

$$L_1(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)} \\ = \frac{x(x-2)}{1 \cdot (-1)} = -x(x-2)$$

$$L_2(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)} \\ = \frac{x(x-1)}{2} = \frac{1}{2}x(x-1)$$

$$\begin{aligned}
 P_2(x) &= \gamma_0 \cdot L_0^{(x)} + \gamma_1 \cdot L_1^{(x)} + \gamma_2 \cdot L_2^{(x)} \\
 &= L_0^{(x)} + 3L_1^{(x)} + 9L_2^{(x)} \\
 &= \frac{1}{2}(x-1)(x-2) - 3x(x-2) \\
 &\quad + 9\frac{1}{2}x(x-1)
 \end{aligned}$$

$$= \frac{1}{2}(x^2 - 3x + 2)$$

$$- 3x^2 + 6x$$

$$+ \frac{9}{2}x^2 - \frac{9}{2}x$$

$$\begin{aligned}
 &= \frac{1}{2}x^2 - 3x^2 + \frac{9}{2}x^2 && 2x^2 \\
 &\quad - \frac{3}{2}x + 6x - \frac{9}{2}x && + 0x \\
 &\quad + 1 && + 1
 \end{aligned}$$

Desvantagens da Forma de Lagrange

- (1) Avaliação de $p_n(x)$ em um x exige $O(n^2)$ adições e multiplicações;
- (2) Adição de (x_{n+1}, y_{n+1}) exige novos cálculos; não podemos aproveitar de $p_n(x)$ para determinar $p_{n+1}(x)$;
- (3) O cálculo da forma de Lagrange é numericamente instável.

Forma de Newton

Podemos interpolar $f(x)$
em $x_0, x_1, \dots, x_n$ utilizando
um poli. $p_n(x)$ de grau $\leq n$
onde

$$\begin{aligned} p_n(x) = & f_0 + f_1(x-x_0) \\ & + f_2(x-x_0)(x-x_1) \\ & + \dots \dots \dots \\ & + f_n(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{n-1}) \end{aligned}$$

f_i são dadas pelo operador de
diferenças divididas

Definição

(Operador diferenças divididas)

Seja $f(x)$ uma função com $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

sejam $x_0, x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}$

$$f[x_0] = f(x_0), f[x_1] = f(x_1), \dots$$

f_0
(diferenças divididas de Ordem 0)

$$f[x_0, x_1] = \frac{f(x_0) - f(x_1)}{x_0 - x_1} = f_1$$

$$f[x_1, x_2] = \frac{f(x_1) - f(x_2)}{x_1 - x_2}, \dots$$

(diferenças div. de 1ª Ordem)

$$f[x_0, x_1, x_2] = \frac{f[x_0, x_1] - f[x_1, x_2]}{x_0 - x_2}$$

$$f[x_1, x_2, x_3] = \frac{f[x_1, x_2] - f[x_2, x_3]}{x_1 - x_3}$$

(diferenças divididas de 2ª Ordem)

$$f[x_0, x_1, x_2, x_3] \quad f_3$$

$$= \frac{f[x_0, x_1, x_2] - f[x_1, x_2, x_3]}{x_0 - x_3}$$

Order 3

⋮

$$f[x_0, x_1, x_2, \dots, x_n] = f_n$$

$$= \frac{f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}] - f[x_1, \dots, x_n]}{x_0 - x_n}$$

Order n

Exemplo:

x	x_0	x_1	x_2
	0	1	2
$f(x)$	1	3	9

	<u>Ordem</u>		
x	0	1	2
0	1 f_0	$\frac{1-3}{0-1} = 2$ f_1	$\frac{2-6}{0-2} = 2$ f_2
1	3		
2	9	$\frac{3-9}{1-2} = 6$	

$$\begin{aligned}p_2(x) &= 1 + 2 \cdot (x) + 2 \cdot (x)(x-1) \\&= 1 + 2x + 2(x^2 - x) \\&= 1 + 2x^2\end{aligned}$$

Tabela das Diferenças Divididas

Ordem

	0	1	2	...	n
x_0	$f[x_0]$	$f[x_0, x_1]$	$f[x_0, x_1, x_2]$	...	$f[x_0, x_1, \dots, x_n]$
x_1	$f[x_1]$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	...	
x_2	$f[x_2]$	$f[x_2, x_3]$			
x_3	$f[x_3]$				
$\vdots$					
x_n	$f[x_n]$	$f[x_{n-1}, x_n]$			

$$p_n(x) = f_0 + f_1(x-x_0) + f_2(x-x_0)(x-x_1) + \dots + f_n(x-x_0)\dots(x-x_{n-1})$$

Teorema 1

Seja f $n+1$ vezes continuamente derivável em $[a, b]$.

Sejam $a = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n = b$.

Então

$$\begin{aligned} f(x) = & f[x_0] + (x-x_0) f[x_0, x_1] \\ & + (x-x_0)(x-x_1) f[x_0, x_1, x_2] \\ & \vdots \\ & + (x-x_0) \dots (x-x_{n-1}) f[x_0, \dots, x_n] \\ E_n(x) & + (x-x_0) \dots (x-x_n) f[x_0, \dots, x_n, x] \end{aligned}$$

$p_n(x)$ é o polinômio de grau $\leq n$ que interpola $f(x)$ nos pontos $x_0, x_1, \dots, x_n$.

Corolário 1: Sob as hipóteses do teorema temos:

Seja $x \in (x_0, x_n)$

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!}$$

para algum $\xi_x \in (x_0, x_n)$

Cor. 2: Sob as mesmas hipóteses:

Seja $f^{(n+1)}(x)$ contínua em $[x_0, x_n]$

$$|E_n(x)| \leq |x - x_0| |x - x_1| \dots |x - x_n| \cdot \frac{M_{n+1}}{(n+1)!}$$

$$\forall x \in [x_0, x_n]$$

$$\text{onde } M_{n+1} = \max_{\xi \in [x_0, x_n]} |f^{(n+1)}(\xi)|$$

$$(x_0 \leq x_i \leq x_n \text{ para } i = 0, 1, \dots, n)$$

Cor. 3: Sob as mesmas hipóteses:

$$\text{Seja } h = x_1 - x_0 = x_2 - x_1 = \dots = x_n - x_{n-1}$$

$$|E_n(x)| \leq \frac{h^{n+1} M_{n+1}}{(n+1)!} \quad \forall x \in [x_0, x_n]$$

$$(x_0 < x_1 < \dots < x_n)$$