

# **Interpolação Polinomial**

Prof. Dr. Rogério Galante Negri

---

# Motivação

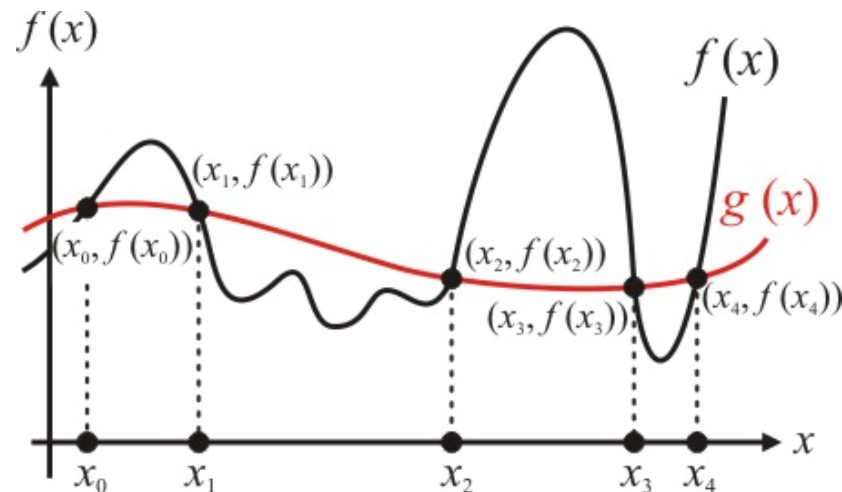
- Interpolar é aproximar (representar de forma parecida) uma função através de outra função
  - A nova função é geralmente mais simples
  - Motivação quanto o uso de interpolação:
    - Conhecemos o valor de uma dada função em apenas alguns pontos, e gostaríamos de conhecer em outro ponto desconhecido
    - Quando a função é muito difícil ou quase impossível de derivar/integrar
  - Existem casos em que a interpolação não é indicada...
-

# Conceito geral

“nós da interpolação”

- Dados  $(n + 1)$  pontos distintos  $x_0, x_1, \dots, x_n$ , e respectivos valores  $f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_n)$
- A interpolação de  $f(x)$  consiste em determinar  $g(x)$  que:

$$\begin{cases} g(x_0) = f(x_0) \\ g(x_1) = f(x_1) \\ \vdots \\ g(x_n) = f(x_n) \end{cases}$$



- Nas definições a seguir,  $g(x)$  é polinomial
- $g(x)$  poderia ser uma função racional, trigonométricas, etc
- Existem diferentes formas de obter  $g(x)$

# Interpolação Polinomial

Teorema: Existe um único polinômio  $p_n(x)$ , de grau  $\leq n$ , tal que  $p_n(x_i) = f(x_i)$ , para  $i = 0, \dots, n$  e desde que  $x_i \neq x_j$  se  $i \neq j$



- A partir de  $n + 1$  pontos:  $(x_0, f(x_0)), \dots, (x_n, f(x_n))$ , queremos  $p_n(x)$ , de grau  $\leq n$ , dado por:

$$p_n(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$$

tal que  $p_n(x_k) = f(x_k)$ . Logo, podemos formular:

$$\begin{cases} a_0 + a_1x_0 + a_2x_0^2 + \dots + a_nx_0^n = f(x_0) \\ a_0 + a_1x_1 + a_2x_1^2 + \dots + a_nx_1^n = f(x_1) \\ \vdots \\ a_0 + a_1x_n + a_2x_n^2 + \dots + a_nx_n^n = f(x_n) \end{cases}$$

$n + 1$  equações

$n + 1$  variáveis

# Interpolação Polinomial

- No SL anterior,  $\mathbf{A}$  é uma Matriz de Vandermonde:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^{n-1} & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^{n-1} & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^{n-1} & x_n^n \end{pmatrix}$$

- Se  $x_0, \dots, x_n$  são distintos, então  $\det(\mathbf{A}) \neq 0$ , logo, a solução do SL é única!
- Solução é única implica  $a_0, a_1, \dots, a_n$  únicos
- Logo  $p_n(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \cdots + a_nx^n$  é único  
[o que demonstra o teorema]

# Exercício (do livro)

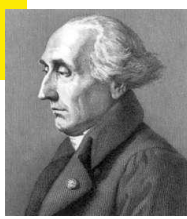
- Determine o polinômio de grau  $\leq 2$  que interpola os pontos:

$x$	-1	0	2
$f(x)$	4	1	-1

# Outras formas de obter o polinômio interpolador

- A partir da aplicação direta do teorema, fazendo a resolução do SL, conseguimos obter o polinômio interpolador  $p_n(x)$
  - Existem ainda outras maneiras:
    - Forma de Lagrange
    - Forma de Newton
-

# Forma de Lagrange



- Dados  $x_0, x_1, \dots, x_n$  todos distintos e  $y_i = f(x_i)$  para  $i = 0, \dots, n$  e  $p_n(x)$ , o polinômio interpolador  $p_n(x)$ , de grau  $\leq n$ , é representado na forma:

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



onde  $L_k(x)$ , para  $k = 0, \dots, n$ , são de grau  $n$

- Observando ★, para termos  $p_n(x_i) = y_i$  basta que:

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

- Uma expressão que atende a essas condições é:

$$L_k(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_k - x_0)(x_k - x_1) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)}$$



# Forma de Lagrange

- Não há dificuldades observar que:

- $L_k(x_k) = 1$

Numerador torna-se igual ao denominador

- $L_k(x_i) = 0$

A  $i$ -ésima parcela do numerados torna-se nula, anulando assim todo o numerador

- É direto notar:  $p_n(x_i) = \sum_{k=0}^n y_k L_k(x_i) = y_i L_i(x_i) = y_i$
- Como  $L_k(x)$  é de grau  $n$ ,  $p_n(x)$  é de grau  $n$  também, pois:

$$p_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k L_k(x)$$

Esta é a “Forma de Lagrange” para o polinômio interpolador



# Exemplo (do livro)

- Segundo a forma de Lagrange, adotando dois pontos genéricos quaisquer,  $x_0$  e  $x_1$ , obtenha a expressão do polinômio que interpola tais pontos.
-

# Exercício (do livro)

- Utilizando a Forma de Lagrange, determine o polinômio que interpola os pontos:

$x$	-1	0	2
$f(x)$	4	1	-1

# Diferenças Divididas (Operador)

- Sejam  $x_0, \dots, x_n$  pontos distintos onde  $f(x)$  é conhecido
- O Operador Diferenças Divididas é definido por:

- Ordem 0:  $f[x_0] = f(x_0)$

- Ordem 1:  $f[x_0, x_1] = \frac{f[x_1] - f[x_0]}{x_1 - x_0} = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$

- Ordem 2:  $f[x_0, x_1, x_2] = \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0}$

⋮

- Ordem  $n$ :  $f[x_0, x_1, x_2, \dots, x_n] = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_n] - f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}]}{x_n - x_0}$

$f[x_0, x_1, x_2, \dots, x_k]$  é a Diferença Dividida de ordem  $k$  de  $f(x)$  sobre os  $k + 1$  pontos  $x_0, x_1, \dots, x_k$

# Diferença Dividida (Tabela)

$x$	Ordem 0	Ordem 1	Ordem 2	Ordem 3	...	Ordem $n$
$x_0$	$f[x_0]$					
		$f[x_0, x_1]$				
$x_1$	$f[x_1]$		$f[x_0, x_1, x_2]$			
		$f[x_1, x_2]$		$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$		
$x_2$	$f[x_2]$		$f[x_1, x_2, x_3]$		$\ddots$	
		$f[x_2, x_3]$		$f[x_1, x_2, x_3, x_4]$		$f[x_0, \dots, x_n]$
$x_3$	$f[x_3]$		$f[x_2, x_3, x_4]$	$\vdots$	$\ddots$	
		$f[x_3, x_4]$	$\vdots$	$\vdots$		
$x_4$	$f[x_4]$	$\vdots$	$\vdots$	$f[x_{n-3}, x_{n-2}, x_{n-1}, x_n]$		
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$f[x_{n-2}, x_{n-1}, x_n]$			
$\vdots$	$\vdots$	$f[x_{n-1}, x_n]$				
$x_n$	$f[x_n]$					

A Diferença Dividida é simétrica, ou seja,  $f[x_0, x_1, x_2, \dots, x_k] = f[x_{j_0}, x_{j_1}, x_{j_2}, \dots, x_{j_k}]$  para qualquer permutação  $x_{j_0}, x_{j_1}, x_{j_2}, \dots, x_{j_k}$  dos pontos  $x_i, i = 0, \dots, k$

# Exercício (do livro)

- Construa a Tabela de Diferenças Divididas a partir dos seguintes valores tabelados:

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

# Forma de Newton



- Dados  $x_0, x_1, \dots, x_n$  todos distintos e  $y_i = f(x_i)$  para  $i = 0, \dots, n$ , o polinômio interpolador na Forma de Newton é representado por:

$$p_n(x) = d_0 + d_1(x - x_0) + d_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots \\ \dots + d_n(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1})$$

onde:

- $d_k$  é o operador de diferenças divididas de ordem  $k$ , que envolve os pontos  $(x_j, f(x_j))$ , com  $j = 0, 1, \dots, k$

# Forma de Newton – grau 0

- Seja  $p_0(x)$  o polinômio de grau 0 que interpola  $f(x)$  em  $x = x_0$
- Logo,  $p_0(x) = f(x_0) = f[x_0]$

- Para todo  $x \in [a, b]$  e  $x \neq x_0$ :

$$f[x_0, x] = \frac{f[x] - f[x_0]}{x - x_0} = \frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow f(x) = \underbrace{f(x_0)}_{p_0(x)} + \underbrace{(x - x_0)f[x_0, x]}_{E_0(x)}$$

Erro ao aproximar  
 $f(x)$  por  $p_0(x)$



# Forma de Newton – grau 1

- Seja  $p_1(x)$  o polinômio de grau 1 que interpola  $f(x)$  em  $x_0$  e  $x_1$ , logo:

$$\begin{aligned} f[x_0, x_1, x] &= f[x_1, x_0, x] = \frac{f[x_0, x] - f[x_1, x_0]}{x - x_1} = \\ \frac{\frac{f(x) - f(x_0)}{x - x_0} - f[x_1, x_0]}{x - x_1} &= \frac{f(x) - f(x_0) - (x - x_0)f[x_1, x_0]}{(x - x_1)(x - x_0)} \end{aligned}$$

$$f(x) = \underbrace{f(x_0) + (x - x_0)f[x_1, x_0]}_{p_1(x)} + \underbrace{(x - x_1)(x - x_0)f[x_0, x_1, x]}_{E_1(x)}$$

# Forma de Newton – grau n

- Observa-se que  $p_k(x) = p_{k-1}(x) + q_k(x)$
- Indutivamente:

$$p_n(x) = f(x_0) + (x - x_0)f[x_0, x_1] + \\ (x - x_0)(x - x_1)f[x_0, x_1, x_2] + \cdots \\ \cdots + (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})f[x_0, x_1, \dots, x_n]$$

- O erro de aproximação é dado por:

$$E_n(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)f[x_0, x_1, \dots, x_n, x]$$

É fácil verificar que nos nós o erro de  $p_n(x)$  é nulo!

# Exercício (do livro)

- Use a Forma de Newton para obter o polinômio  $p_2(x)$  que interpola  $f(x)$  no pontos:

$x$	-1	0	2
$f(x)$	4	1	-1

# Erro na interpolação

- O erro cometido ao aproximar uma função por um polinômio de grau  $\leq n$  é dado por:

$$E_n(x) = f(x) - p_n(x)$$

- O seguinte teorema define exatamente o erro:

Sejam  $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ ,  $(n + 1)$  e  $f(x)$  com derivadas de até ordem  $(n + 1)$  para os pontos em  $[a, b]$ . Seja ainda  $p_n(x)$  o polinômio interpolador de  $f(x)$  nos pontos dados.

Para qualquer ponto em  $[a, b]$ , o erro é expresso por:

$$E_n(x) = (x - x_0) \cdot (x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n) \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n + 1)!}$$

com  $\xi_x \in [a, b]$

# Teorema da Última Diferença Dividida (... n-ésima mais uma)

Para qualquer  $x \in [x_0, x_n]$ , existe  $\xi_x \in [x_0, x_n]$  tal que:

$$f[x_0, x_1, x_2, \dots, x_n, x] = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!}$$

---

# Limitante Superior para o Erro

- Conhecemos a expressão do erro:

$$E_n(x) = (x - x_0) \cdot (x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n) \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!}$$

- Porém, como desconhecemos  $f^{(n+1)}(x)$  e  $\xi_x$  que satisfaça a expressão acima, a importância de tal expressão é puramente teórica
- Mas podemos adotar a mesma abordagem usada no início do curso, em Análise de Erros!

CONSIDERAR O PIOR CASO...



# Limitante Superior para o Erro

- $E_n(x) = (x - x_0) \cdot (x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n) \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!}$

$$\begin{aligned} |E_n(x)| &= |f(x) - p_n(x)| \leq \\ &\leq |(x - x_0) \cdot (x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n)| \cdot \bar{M}_{n+1} \end{aligned}$$

onde  $\bar{M}_{n+1}$  é o maior valor em módulo dentre as diferenças divididas de ordem  $n + 1$



# Exercício (claro, do livro)

- Dado:

$x$	0.2	0.34	0.4	0.52	0.6	0.72
$f(x)$	0.16	0.22	0.27	0.29	0.32	0.37

- a) Obtenha  $f(0.47)$  via  $p_2(x)$
  - b) Dê uma estimativa do erro
-



# Interpolação Inversa

- Dado  $\bar{y} \in [f(x_0), f(x_n)]$ , qual seria  $\bar{x}$  tal que  $f(\bar{x}) = \bar{y}$ ? (Problema de Interpolação Inversa)
  - Para resolver este problema:
    - Podemos obter  $p_n(x)$  e em seguida encontrar  $p_n(\bar{x}) = \bar{y}$
    - Interpolar os valores de  $f(x)$  tabelados, isto é:
      - Considerar que  $x$  é função de  $y$
      - Assegurar que  $f(x)$  seja monótona crescente/decrescente, o que garante que  $f^{-1}$  existe
-

# Exercício (do livro)

- Dado:

$x$	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5
$f(x)$	1	1.1052	1.2214	1.3499	1.4918	1.6487

Obtenha  $x$  tal que  $e^x = 1.3165$  com uso de  $p_2(x)$  e do conceito de interpolação inversa

---

# Bibliografia da aula

- RUGGIERO, M. A. G.; LOPES, V. L. R. **Cálculo Numérico - Aspectos Teóricos e Computacionais**, 2ª Ed. Pearson, 1996.

