

INSTITUTO FEDERAL DE EDUCAÇÃO, CIÊNCIA E TECNOLOGIA DE SANTA CATARINA CAMPUS FLORIANÓPOLIS DEPARTAMENTO ACADÊMICO DE ELETRÔNICA

### COMPUTAÇÃO CIENTÍFICA

Prof. Marco Valério Miorim Villaça

### Capítulo I

# Erros em representações numéricas e e aritmética em ponto flutuante

Parte II - Erros de truncamento e erro numérico total

#### Erros de truncamento Definição

- Erros de truncamento são os erros resultantes do uso de uma aproximação no lugar de uma solução matemática exata.
- Conforme foi visto na aula anterior, a expansão em série de Maclaurin para e<sup>x</sup> apresenta um número finito de termos, entretanto, quando a série é utilizada para calcular e<sup>x</sup>, somente um número finito de termos pode ser utilizado. Usando três termos para calcular e<sup>x</sup>, o erro de truncamento para tal aproximação vale

erro de truncamento = 
$$e^{x} - (1 + x + \frac{x^{2}}{2!}) = \frac{x^{3}}{3!} + \frac{x^{4}}{4!} + \cdots$$

#### Erros de truncamento Definição

- Os erros de truncamento não se originam apenas do corte de uma parte de uma série, eles podem ocorrer em outros procecedimentos matemáticos.
- Um exemplo é o erro que ocorre quando um processo contínuo é substituido por uma aproximação discreta. Ao encontrar a derivada de uma função, definida por

$$f'(x) = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$

• Numericamente não se pode utilizar  $\Delta x \rightarrow 0$ , é necessário utilizar um valor finito de x, resultando em

#### Erros de truncamento Definição

$$f'(x) = \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$

Nesse caso, portanto, o erro de truncamento é causado pela escolha de um valor finito de  $\Delta x$ . Por exemplo, ao se calcular a derivada de f(x) =  $x^2$ , o erro de truncamento será

erro de truncamento = 
$$2x - \frac{(x + \Delta x)^2 - x^2}{\Delta x} = -\Delta x$$

#### Exemplo

 A aceleração a que está submetido um saltador de bungee jumping é descrita pela seguinte equação diferencial:

$$\frac{dv}{dt} = g - \frac{c_d}{m} \cdot v^2$$

onde, v é a velocidade em m/s, t é o tempo em s, g é a aceleração da gravidade (9,80665 m/s²),  $c_d$  é o coeficiente de arrasto concentrado em kg/m e m é a massa do saltador em kg.

A solução analítica da equação diferencial é

$$v(t) = \sqrt{\frac{g \cdot m}{c_d}} \cdot \tanh\left(\sqrt{\frac{g \cdot c_d}{m}} \cdot t\right) \quad (m/s)$$

#### Exercício

Para resolver numericamente a ED, utiliza-se a a aproximação por diferenças finitas: v(t) = v(t)

$$\frac{v(t_{i+1})-v(t_i)}{t_{i+1}-t_i} = g - \frac{cd}{m} \cdot v^2$$

Isolando-se  $v(t_{i+1})$  na equação acima, resulta:

$$v(t_{i+1}) = v(t_i) + \left[g - \frac{cd}{m} \cdot v(t_i)^2\right] (t_{i+1} - t_i)$$

ou

$$v_{i+1} = v_i + \left[ g - \frac{cd}{m} \cdot v(t_i)^2 \right] \Delta t$$

onde, Δt é o passo de cálculo

### Exemplo

- Pede-se
  - Um script Scilab que plote o gráfico de v(t) usando as soluções analíticas e numéricas, do instante t = 0 até t = 12 s, com intervalos de 0,5 s.

Considere m = 60 kg, g = 9.80665 m/s<sup>2</sup> e c<sub>d</sub> = 0.25 kg/m

O erro relativo percentual verdadeiro em t = 12.

# Exemplo Solução

```
i = 1; c = 0.25; g = 9.80665; m = 60;
vex(1) = 0; // solução exata
vnum(1) = 0; // solução numérica
t(1) = 0; dt = 0.5;
while t(i) < 12 do
    t(i+1) = t(i) + dt
    vex(i+1) = sqrt(g*m/c)*tanh(sqrt(g*c/m)*t(i+1));
    vnum(i+1) = vnum(i) + (g - (c/m) * (vnum(i)^2)) * dt;
    i=i+1;
end
```

# Exemplo Solução

```
printf("Soluçao exata de v(%d)= %f\n",t(i),vex(i));
printf("Soluçao numerica de v(%d)= %f\n",t(i),vnum(i));
e = abs((vex(i)-vnum(i))/vex(i))*100;
printf("O erro percentual relativo é %f %%",e);
plot2d(t,vex,style=[color('blue4')]);
plot2d(t,vnum,style=[color('red4')]);
xgrid;
```

#### Exercício

• Demonstre a solução analítica de

$$\frac{dv}{dt} = g - \frac{c_d}{m} \cdot v^2$$

- A função suave é uma função que tem derivadas contínuas até alguma ordem desejada sobre algum domínio.
- O Teorema de Taylor estabelece que qualquer função suave pode ser aproximada por um polinômio.
- As séries de Taylor fornece um meio para expressar essa ideia matematicamente.
- A série  $\sum_{n\geq 0} \frac{f^{(n)}(a)}{n!}(x-a)^n$  chama-se série de Taylor da função f em torno de a, que no caso de a = 0, é chamada de série de Maclaurin da função f.

 A aproximação por série de Taylor de uma função, permite estimar o valor da função em um ponto x<sub>i+1</sub>, conhecido o seu valor em x<sub>i</sub>.

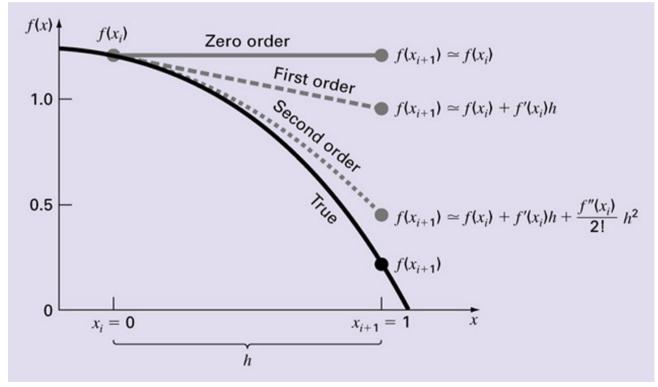
$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_i)}{n!}h^n + R_n$$

#### onde

- $h = x_{i+1} x_i$
- O resto é incluído p/ representar todos os termos a partir de n+1

• 
$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_i)}{n!}h^n + R_n$$

•  $h=x_{i+1}-x_i$ 



Aproximação de  $f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2$  em x = 1 por expansão em séries de Taylor. Fonte: Capra, 2013, p. 105

Fórmula de Taylor com resto de Lagrange

• Se  $f:[a,b] \to R$  é uma função com n derivadas contínuas até a ordem n+1 Seja  $x_0 \in [a,b]$  então existe  $\xi$  entre  $x_i$  e  $x_{i+1}$  tal que

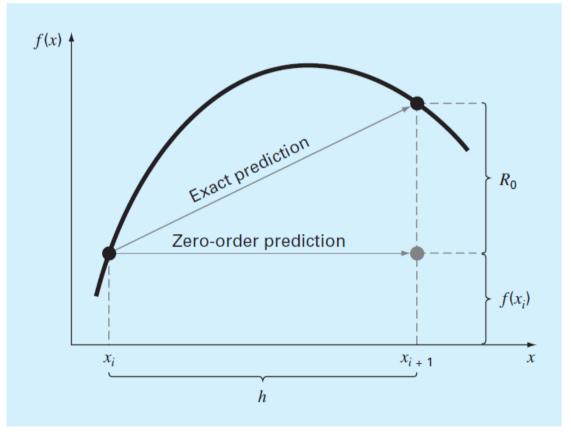
$$f(x_{i+1}) = \sum_{k=0}^{n} \frac{f^{(k)}(x_i)}{k!} h^k + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{n+1!} h^{n+1}$$

sendo

$$\frac{f^{(n+1)}(\xi)}{n+1}h^{n+1} = R_n$$

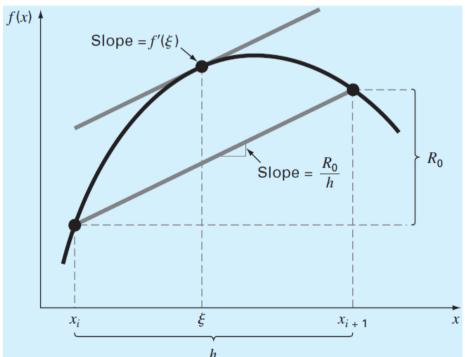
### Séries de Taylor Análise do resto

• Se  $f(x_{i+1}) \approx f(x_i)$ , • O resto será  $R_0 = f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3 + \dots$ 



### Séries de Taylor Análise do resto

 Segundo o Teorema do Valor Médio, se uma função f(x) e sua derivada primeira forem contínuas em um intervalo entre x, e  $x_{i+1}$ , então pelo menos um ponto em f(x), denotado por  $f'(\xi)$ , tem uma inclinação paralela a reta que une  $f(x_i)$  e  $f(x_{i+1})$ .



Assim, para a aprox. de ordem 0:

$$f'(\xi) = \frac{R_0}{h} \longrightarrow R_0 = f'(\xi)h$$

Estendendo, para ordens

superiores
$$R_{n} = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{n+1!}h^{n+1}$$

- Se h for suficientemente pequeno, poucos termos serão suficientes para se obter uma estimativa adequada, conforme pode-se visualizar no exemplo a seguir.
- Exemplo: Com o auxílio de um script Scilab, use expansões em série de Taylor com n = 0 até 6 para aproximar f(x) = cos x em x<sub>i+1</sub> = π/3 com base no valor de f(x) e suas derivadas em x<sub>i</sub> = π/4

Note que  $h = \pi/3 - \pi/4$ 

Calcule o erro relativo para cada expansão.

### Séries de Taylor Exemplo – script Scilab

```
x1 = \frac{9pi}{3}; x0 = \frac{9pi}{4};
fx = cos(x0);
i = 0; i = 0;
vreal = cos(x1);
while i \le 6 do
    e = abs((vreal-fx)/vreal)*100
    printf("Ordem = %d, f(x i+1) = %.10f, erro = %.2e\n", i, fx, e);
    i=i+1;
    j=j+1;
    if j==1 then
        der = -sin(x0);
    elseif i==2 then
         der = -\cos(x0);
    elseif j==3 then
         der = sin(x0);
    elseif j==4 then
         der = cos(x0);
         \dot{1} = 0;
    end
    fx = fx + der*((x1-x0)^i)/factorial(i);
end
```

### Séries de Taylor Exemplo – execução do Script

```
Ordem = 0, f(x_i+1) = 0.7071067812, erro = 4.14e+01

Ordem = 1, f(x_i+1) = 0.5219866588, erro = 4.40e+00

Ordem = 2, f(x_i+1) = 0.4977544914, erro = 4.49e-01

Ordem = 3, f(x_i+1) = 0.4998691469, erro = 2.62e-02

Ordem = 4, f(x_i+1) = 0.5000075508, erro = 1.51e-03

Ordem = 5, f(x_i+1) = 0.5000003040, erro = 6.08e-05

Ordem = 6, f(x_i+1) = 0.4999999878, erro = 2.44e-06
```

Observação: erros percentuais.

#### Estimativa do erro de truncamento

Seja a expansão em série de Taylor de f(x):

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_i)}{n!}h^n + R_n$$

Truncando-se a partir do termo de primeira ordem:

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)(x_{i+1} - x_i) + R_1$$

Isolando-se f '(x): , - -

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{(x_{i+1} - x_i)} - \frac{R_1}{(x_{i+1} - x_i)}$$

Aproximação de primeira ordem

Erro de truncamento

#### Estimativa do erro de truncamento

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{(x_{i+1} - x_i)} - \frac{R_1}{(x_{i+1} - x_i)}$$

Como

$$R_1 = \frac{f^{('')}(\xi)}{2!} (x_{i+1} - x_i)^2$$

O erro de truncamento pode ser expresso por

$$\frac{R_1}{x_{i+1}-x_i} = \frac{f^{('')}(\xi)}{2!} (x_{i+1}-x_i)$$

OU

$$\frac{R_1}{X_{i+1} - X_i} = O(X_{i+1} - X_i)$$

#### Derivação numérica

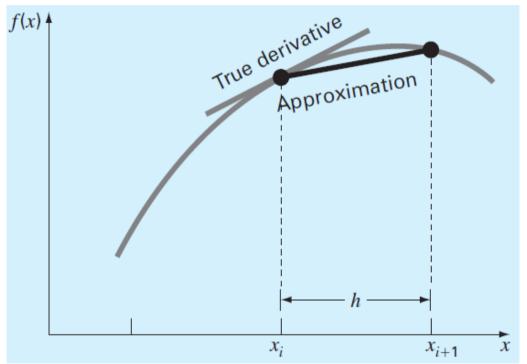
$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{(x_{i+1} - x_i)} - \frac{R_1}{(x_{i+1} - x_i)}$$

 A expressão acima é chamada de diferença finita dividida e é representada em geral por

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} + O(h)$$

onde h é chamado de tamanho do passo

#### Derivação numérica

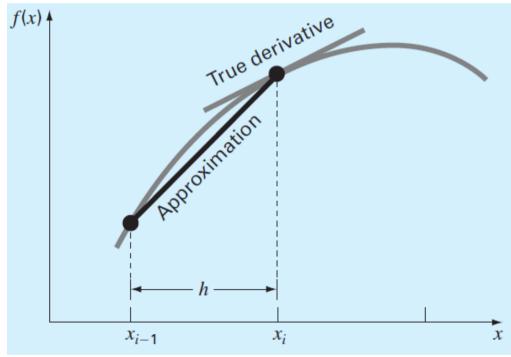


Aproximação da derivada primeira por diferenças progressiva

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} + O(h)$$

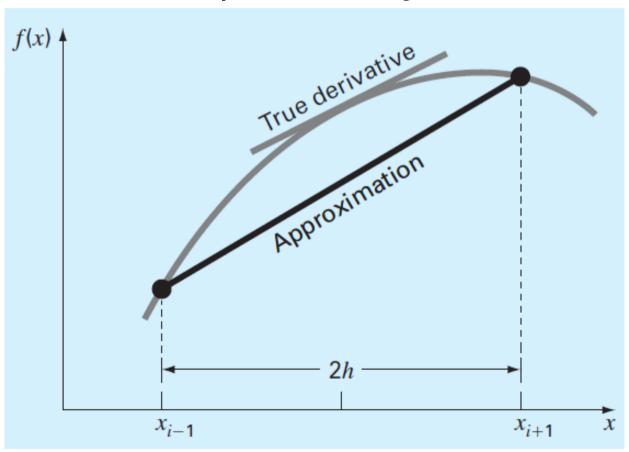
Aproximação da derivada primeira por diferenças regressiva

$$f'(x_i) = \frac{f(x_i) - f(x_{i-1})}{h} + O(h)$$



Derivação numérica

Aproximação da primeira derivada por diferença centrada



Derivação numérica

Aproximação da primeira derivada por diferença centrada

Expansão da série de Taylor progressiva

$$f(x_i+h)=f(x_i)+f'(x_i)h+\frac{f''(x_i)}{2!}h^2+\frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3+\dots$$

• Expansão da série de Taylor regressiva

$$f(x_i-h)=f(x_i)-f'(x_i)h+\frac{f''(x_i)}{2!}h^2-\frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3+\dots$$

Subtraindo a primeira equação da segunda

$$f(x_i+h)-f(x_i-h)=2f'(x_i)h+2\frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3+...$$

Derivação numérica

$$f(x+h)-f(x-h)=2f'(x_i)h + 2\frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3+...$$

• Como  $f(x_i+h)=f(x_{i+1})$  e  $f(x_i-h)=f(x_{i-1})$  isolando-se

f '(x) na expressão acima, obtém-se:

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2h} - \frac{f^{(3)}(x_i)}{6}h^2 + \dots$$

OU

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2h} - O(h^2)$$

Nesse caso, o erro de truncamento é da ordem de h<sup>2</sup> em oposição as aproximações regressiva e progressiva que eram da ordem de h, sendo assim mais exata.

#### Derivação numérica

#### Exemplo

Use a aproximação por diferenças progressiva e regressiva de O(h) e uma aproximação por diferença centrada de  $O(h^2)$  para estimar a derivada primeira de

$$f(x) = 25x^3 - 6x^2 + 7x - 88$$

Avalie a derivada em x = 2 usando o passo de cálculo de 0,5 e 0,25. Compare as suas estimativas com o valor real da derivada. Interprete seus resultados com base no resto da expansão em séries de Taylor.

 Calcule manualmente e com o auxilio de um script Scilab

#### Derivação numérica - exemplo

Solução:

$$f(x) = 25x^{3} - 6x^{2} + 7x - 88$$

$$f'(x) = 75x^{2} - 12x + 7$$

$$f'(2) = 75 \cdot 2^{2} - 12 \cdot 2 + 7 = 283$$

- Passo de cálculo h = 0,5
  - Diferença progressiva

$$f(2,5) = 25 \cdot 2,5^{3} - 6 \cdot 2,5^{2} + 7 \cdot 2,5 - 88 = 282,625$$

$$f(2) = 25 \cdot 2^{3} - 6 \cdot 2^{2} + 7 \cdot 2 - 88 = 102$$

$$f'(2) = \frac{282,625 - 102}{0,5} = 361,25$$

$$e_{t} = \left| \frac{283 - 361,25}{283} \right| x 100 = 27,65\%$$

#### Derivação numérica - exemplo

Diferença regressiva

$$f(1,5) = 25 \cdot 1,5^{3} - 6 \cdot 1,5^{2} + 7 \cdot 2,5 - 88 = -6,625$$

$$f'(2) = \frac{102 + 6,625}{0,5} = 217,25$$

$$e_{t} = \begin{vmatrix} \frac{283 - 217,25}{283} & x & 100 \\ 100 & 100 \\ 200 & 100 \end{vmatrix} = 23,23\%$$

Diferença centrada

$$f'(2) = \frac{282,625+6,625}{2 \cdot 0,5} = 289,25$$

$$e_t = \left| \frac{283-289,25}{283} \right| x 100 = 2,21\%$$

#### Derivação numérica exemplo

- Respostas para passo de cálculo h = 0,25
  - Diferença progressiva

$$f'(2) = 320,56248$$

$$e_t = 13,27\%$$

- Diferença regressiva

$$f'(2) = 248,5625$$

$$e_t = 12,17\%$$

Diferença centrada

$$f'(2) = 284,56249$$
  $e_t = 0,55\%$ 

$$e_t = 0.55\%$$

 Conclusão: Para ambos os tamanhos de passo, a aproximação por diferença centrada é mais exata que as outras. Além disso, conforme previsto pela análise por Séries de Taylor, dividir o passo de cálculo por 2, divide o erro por aproximadamente 2 para as diferenças progressiva e regressiva e por 4 na diferença centrada.

#### Derivação numérica exemplo

#### Script Scilab:

```
xi=input('Entre com o valor de xi: ');
h=<u>input('Entre com o passo de cálculo: ');</u>
disp('Entre com os coef da f. polinomial entre ');
vetor=input(' no formato [a0 a1 . . . anl:');
f = polv(vetor, 'x', 'c');
disp(f, 'f(x)');
flinha = \underline{derivat}(f);
disp(flinha,'f´(x)');
vreal = horner(flinha,xi);
printf ("O valor real da derivada em x = f \in f \setminus n, xi, vreal);
a = horner(f, xi-h); b = horner(f, xi); c = horner(f, xi+h);
diferenca = 'progressiva'
dfdt = (c - b)/h;
                            Computação Científica
```

Segunda Parte

#### Derivação numérica exemplo

#### Script Scilab:

```
for i=1:3
    printf("Diferença %s :\ n", diferenca);
    et = 100*abs((vreal - dfdt)/vreal);
    printf("0 valor aprox. da derivada em x = f \in f \setminus n, xi, dfdt);
    printf("Com erro relativo percentual de %f %%\ n\ n",et);
    if i==1 then
        diferenca = 'regressiva';
        dfdt = (b - a)/h;
        elseif i==2 then
        diferenca = 'centrada';
        dfdt = (c - a)/(2*h);
    end
end
```

Derivação numérica

Aproximações por diferenças finitas de derivadas superiores

• Expansão da série de Taylor progressiva para  $f(x_{i+2})$ 

$$f(x_{i+2}) = f(x_i) + f'(x_i) 2h + \frac{f''(x_i)}{2!} (2h)^2 + \dots$$

Lembrando que

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \dots$$

Subtraindo a primeira equação da segunda multiplicada por 2

$$f(x_{i+2})-2 f(x_{i+1})=-f(x_i)+f''(x_i)h^2+...$$

Derivação numérica

Aproximações por diferenças finitas de derivadas superiores

$$f(x_{i+2})-2 f(x_{i+1})=-f(x_i)+f''(x_i)h^2+...$$

 Truncando-se a partir do termo de segunda ordem e isolando-se f "(x), obtém-se

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + f(x_i)}{h^2} + O(h)$$

relação chamada de segunda diferença dividida finita progressiva

Derivação numérica

Aproximações por diferenças finitas de derivadas superiores

$$f(x_{i+2})-2 f(x_{i+1})=-f(x_i)+f''(x_i)h^2+...$$

 Truncando-se a partir do termo de segunda ordem e isolando-se f "(x), obtém-se

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + f(x_i)}{h^2} + O(h)$$

relação chamada de segunda diferença dividida finita progressiva

#### Derivação numérica

Aproximações por diferenças finitas de derivadas superiores

Segunda diferença dividida finita regressiva

$$f''(x_i) = \frac{f(x_i) - 2f(x_{i-1}) + f(x_{i-2})}{h^2} + O(h)$$

Segunda diferença dividida finita centrada

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - 2f(x_i) + f(x_{i-1})}{h^2} + O(h^2)$$

que pode ser expressa pela diferença de duas diferenças

divididas da 1ª derivada

f''(
$$x_i$$
)  $pprox \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} - \frac{f(x_i) - f(x_{i-1})}{h}$ 

#### Derivação numérica

Exemplo

Use uma aproximação por diferença centrada de O(h²) para estimar a derivada segunda da função

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2$$

 Faça o cálculo em x = 0,5, utilizando os passos de cálculo h = 0,5 e 0,25 e compare as estimativas com o valor verdadeiro da derivada. Interprete os resultados com base no termo do resto da expansão em série de Taylor.

#### Derivação numérica - exemplo

Solução:

$$f(x) = -0.1 x^{4} - 0.15 x^{3} - 0.5 x^{2} - 0.25 x + 1.2$$

$$f'(x) = -0.4 x^{3} - 0.45 x^{2} - 1 x - 0.25$$

$$f''(x) = -1.2 x^{2} - 0.9 x - 1$$

$$f''(0.5) = -1.2 \cdot 0.5^{2} - 0.9 \cdot 0.5 - 1 = -1.75$$

• Passo de cálculo h = 0,5

$$f(1) = -0.1 \cdot 1^{4} - 0.15 \cdot 1^{3} - 0.5 \cdot 1^{2} - 0.25 \cdot 1 + 1.2 = 0.2$$

$$f(0.5) = -0.1 \cdot 0.5^{4} - 0.15 \cdot 0.5^{3} - 0.5 \cdot 0.5^{2} - 0.25 \cdot 0.5 + 1.2 = 0.925$$

$$f(0) = 1.2$$

$$f''(0.5) = \frac{0.1 - 2 \cdot 0.925 + 1.2}{0.5^{2}} = -1.8$$

$$e_{t} = \left| \frac{-1.75 + 1.8}{-1.75} \right|_{0.5^{2}}^{0.5^{2}} = 2.86\%$$

#### Derivação numérica exemplo

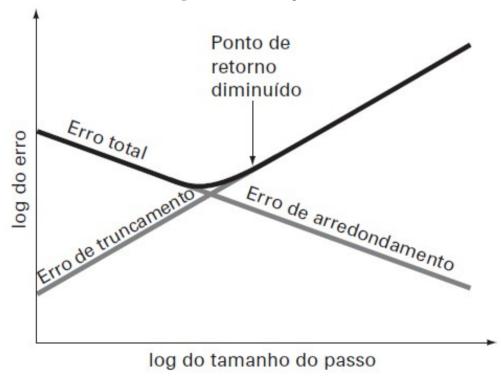
Respostas para passo de cálculo h = 0,25

$$f''(2) = -1,7625$$
  $e_t = 0,714\%$ 

 Conclusão: Conforme previsto pela análise por Séries de Taylor, dividir o passo de cálculo por 2, divide o erro por aproximadamente 4 na diferença centrada.

- Erro total = erro truncamento + erros arredondamento
- Erro de arredondamento:
  - Minimiza-se com o aumento do número de algarismos significativos;
  - Podem aumentar por:
    - Cancelamentos na subtração;
    - Número de cálculos da análise
- Erro de truncamento:
  - Minimiza-se com a diminuição do passo, o que leva a aumentar o erro de arredondamento

 O gráfico abaixo mostra que existe um passo de cálculo apropriado, chamado de ponto de retorno diminuído, onde o erro de arredondamento começa a neutralizar as vantagens de uma redução do passo de cálculo.



 Uma aproximação por diferença centrada para a derivada primeira pode ser escrita como:

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2h} - \frac{f^{(3)}(\xi)}{6}h^2$$

Aproximação Erro de de primeira ordem truncamento

Devido ao uso de computadores digitais, os valores da função incluem o erro de arredondamento, como em:

$$f(x_{i-1}) = \tilde{f}(x_{i-1}) + e_{i-1}$$
$$f(x_{i+1}) = \tilde{f}(x_{i+1}) + e_{i+1}$$

onde os  $\tilde{f}'s$  são os valores arredondados e os e's são os erros de arredondamento associados

 Acrescentando os erros de arredondamento a equação da aproximação, resulta

$$f^{'}(x_{i}) = \frac{\tilde{f}(x_{i+1}) - \tilde{f}(x_{i-1})}{2h} + \frac{e_{i+1} - e_{i-1}}{2h} - \frac{f^{(3)}(\xi)}{6}h^{2}$$
Aproximação Erro de de primeira ordem arredondamento truncamento

- Assumindo que:
  - O valor absoluto de cada componente do erro de arredondamento tenha um limite superior ε, o valor máximo de e<sub>i+1</sub> – e<sub>i-1</sub> será 2ε;
  - O valor da derivada terceira tenha um valor absoluto máximo de M.

 Um limite superior do valor absoluto do erro total pode ser representado por

$$ERRO \ TOTAL = \left| f'(x_i) - \frac{\tilde{f}(x_{i+1}) - \tilde{f}(x_{i-1})}{2h} \right| \leq \frac{\varepsilon}{h} + \frac{M}{6}h^2$$

 Derivando – se a equação acima e igualando a zero (ponto de mínimo), obtém um tamanho de passo ótimo (prove):

$$h_{otm} = \sqrt[3]{\frac{3 \, \varepsilon}{M}}$$

### Erro numérico total Exemplo

 Utilize uma aproximação por diferença centrada de O(h²) para estimar a derivada primeira da função a seguir em x= 0,5.

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2$$

- Utilizando o Scilab, faça o cálculo iniciando com h = 2 e divida progressivamente o tamanho do passo por um fator 8 para demonstrar que o erro de arredondamento torna-se dominante à medida que o tamanho do passo é reduzido.
- Com o auxílio de um gráfico erro total x h, relacione os resultados obtidos com a equação de h<sub>otm</sub>.

### Erro numérico total Exemplo - script

```
clear; j=1;
xi = input('Entre com o valor de xi: ');
h = input('Entre com o passo de cálculo inicial: ');
disp('Entre com os coef da f. polinomial entre ')
vetor = input(' no formato [a0 a1 ... an] : ');
f = polv(vetor, 'x', 'c');
disp(f, 'f(x)');
flinha = derivat(f);
disp(flinha, 'f'(x)');
vreal = horner(flinha,xi);
printf("0 valor real da derivada em x = f \in f \ n", xi, vreal);
printf("tamanho do passo | diferenca finita | erro total\ n ");
while h >= 1.0D-10
    H(\dot{1}) = h;
    dfdt(j) = (\underline{horner}(f,xi+h)-\underline{horner}(f,xi-h))/(2*h);
    e(i) = 100*abs((vreal - dfdt(j))/vreal);
    printf("%16.10f | %16.10f | %16.10f\ n ",h,dfdt(j),e(j));
    h = h/8;
    j=j+1;
end
```

### Erro numérico total Exemplo - script

```
xlabel('Tamanho do passo');
ylabel('Erro total');
plot2d(H,e,style=[color('blue4')],logflag='ll');
xgrid;
f2linha = derivat(flinha);
f3linha = derivat(f2linha);
M = abs(horner(f3linha,xi));
disp(M,'M');
hotm = (3*%eps/M)^(1/3.);
disp(hotm,'hotm');
```

### Erro numérico total Exemplo – execução do script

```
Entre com o valor de xi:
0.5
Entre com o passo de cálculo inicial:
Entre com os coef da f. polinomial entre
no formato [a0 a1 ... an] :
[1.2 -0.25 -0.5 -0.15 -0.1]
f(x)
   1.2 - 0.25x - 0.5x - 0.15x - 0.1x
f'(x)
  -0.25 - x - 0.45x - 0.4x
O valor real da derivada em x = 0.500000 é -0.912500
```

### Erro numérico total Exemplo – execução do script

```
tamanho do passo | diferenca finita | erro total
    2.0000000000
                      -2.3125000000
                                     153,4246575342
    0.2500000000
                     -0.9343750000 L
                                          2.3972602740
    0.0312500000 |
                     -0.9128417969 I
                                       0.0374571918
    0.0039062500
                      -0.9125053406
                                        0.0005852686
    0.0004882813 |
                      -0.9125000834 L
                                         0.0000091448
    0.0000610352
                     -0.9125000013
                                       0.000001428
    0.0000076294 I
                      -0.9125000000
                                         0.000000022
    0.0000009537 |
                     -0.912500000
                                         0.0000000026
    0.0000001192
                     -0.9125000001 L
                                        0.0000000102
    0.000000149 |
                     -0.9125000015
                                        0.0000001633
    0.000000019
                      -0.9124999940
                                         0.0000006532
    0.0000000002 |
                      -0.9124999046
                                         0.0000104512
```

М

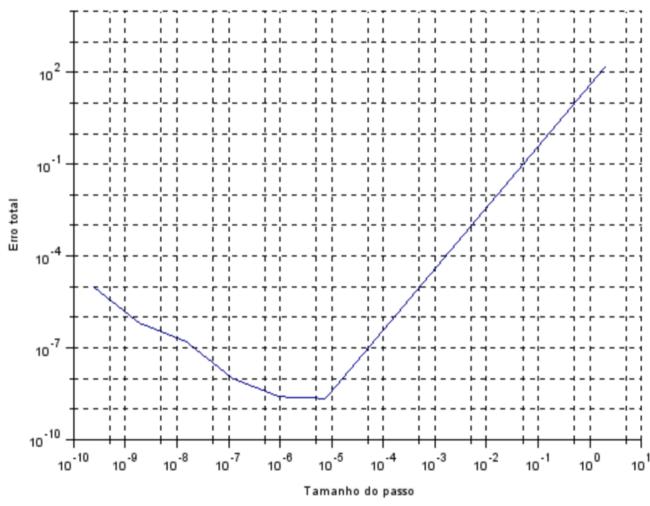
2.1

hotm

0.000068

### Erro numérico total Exemplo – execução do script

Gráfico



## Outras fontes de erro (externas a computação)

- Enganos atribuídos ao ser humano, podem ocorrer em qualquer estágio do processo de modelagem, afetando todas as outras componentes de erro.
- Erros de formulação ou inerentes ao modelo atribuídos a modelos matemáticos incompletos, levando a resultados inapropriados
- Erros inerentes aos dados As incertezas (ou erros) cometidas nas leituras das grandezas diretas, relacionadas com a precisão dos instrumentos de medida e com o próprio método experimental, podem ter grande repercussão no resultado final.

### Bibliografia e crédito das figuras

 CHAPRA, Steven. Applied numerical methods with MATHLAB for engineers and scientists. McGrawHill, 2012.