Métodos Numéricos

Prof. Jonatha Costa

2024

MN aplicados à Engenharia: Objetivo da aula

- Apresentar conteúdo de :
 - Aritmética de ponto flutuante
 - Armazenamento de dados no computador
 - Erros de arredondamento e de truncamento

Costa, JR^o Métodos Numéricos 2/32

Organização

1 Ponto flutuante, armazenamento de dados e erros Conceitos

> Representação EE 754/2008 Erros em soluções Numéricas

Desastres

◆□▶ ◆□▶ ◆豆▶ ◆豆▶ 豆 めぬ@

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 3/32

Sejam as grandezas:

- Massa do Elétron: $9 \times 10^{-28} qramas$
- Massa do Sol: $2 \times 10^{33} gramas$
- Faixa de variação: $> 10^{60}$
- Representação de grandezas extremas
 - 0000000000.1324468585133
 - 13676341235445403.341464684654

Como representar tais números de modo equânime?

Costa, JRo

Solução: notação científica:

$$Algarismo \times Base^{expoente}$$

- Sistema de representação de maneira que a faixa de variação dos números seja independente do número de dígitos significativos dos números representados.
- Ponto flutuante

4□ > 4♂ > 4 ≥ > 4 ≥ > ≥ 900

Costa, JR[©] Métodos Numéricos 5/32

Representação em Ponto flutuante - base decimal

Para acomodar números grandes e pequenos, números reais são escritos na representação em ponto flutuante (também chamada de notação científica) e cuja a forma:

$$d, ddddd \times 10^p$$

Nessa representação, um algarismo é escrito à esquerda da vírgula decimal, e o resto dos algarismos significativos é escrito à direita da vírgula. O número 0, dddddd é chamado de **mantissa**.

- 6519, 23 é escrito como $6,51923 \times 10^3$
- 0,00000391 é escrito como 3,91 × 10^{-6}

A potência de 10^p , representa a ordem de grandeza do número(O), a qual é estruturada como (p+1) se a ordem for menor que 5.

Exemplo:

- $3,91 \times 10^{-6}$ é da ordem de $10^{-6}.O(10^{-6})$
- $6,51923 \times 10^3$ é da ordem de $10^4.O(10^4)$.

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 6/32

Representação em Ponto flutuante - base binária

A representação binária em ponto flutuante tem a forma:

$$1, bbbbb \times 2^{bbb}$$

Nessa forma, a mantissa é 0,bbbbb, e a potência de 2 é chamada de expoente. Tanto a mantissa quanto o expoente são escritos na forma binária.

Para representar um número decimal em Ponto flutuante - base binária deve-se proceder a normalização do número e depois a conversão do número para a representação binária.

Um número n, portanto, deve ser dividido e multiplicado pela $maior\ potência\ de\ 2$, imediatamente menor

que o próprio número n. Depois tanto a mantissa quanto o expoente são escritos na forma binária, posto que a parte inteira é 1.

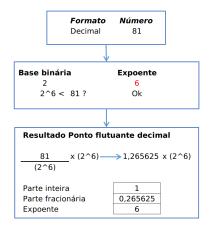
Exemplo: Como é escrito 50_{10} em binário? E na representação de ponto flutuante binária?

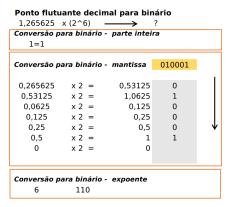
- 1 Normalizar $50_{10} = \frac{50}{2^5} \times 2^5 = 1,5625 \times 2^5$
- **2** Converter mantissa $0,5625_{10} = 1001_2$
- 3 Converter expoente $5_{10} = 101_2$
- **4** Compor o número 1, 1001×2^{101}

4 □ ト ← □ ト ← 重 ト → 重 → り Q ○

Costa, JRo Métodos Numéricos

Representação em Ponto flutuante - exemplo





Resultado Ponto flutuante binário1,265625 x (2^6) → 1,010001 x (2^110)

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 8/32

Representação em Ponto flutuante - exemplo

Método alternativo

- **1** Converter o número decimal para binário $81_{10} = 1010001_2$
- 2 Deslocar a vírgula para direta e registrar o número de deslocamentos 1,010001 e 6 deslocamentos.
- 3 Converter a quantidade de deslocamentos para binário $6_{10} = 110_2$
- 4 Reescrever o número unindo os termos acima $1.010001 \ x \ 2^{110}$

Costa, JR^o Métodos Numéricos 9/32

Organização

1 Ponto flutuante, armazenamento de dados e erros

Conceitos

Representação EE 754/2008

Erros em soluções Numéricas

Desastres

◆□▶ ◆■▶ ◆■▶ ◆■ ◆ ●◆

Costa, JR^o Métodos Numéricos 10/32

Representação em Ponto flutuante

Distribuição dos bits na representação IEEE 754/2008

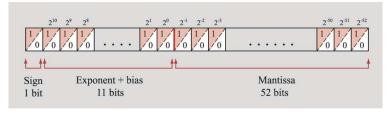
Tipo	Sinal	Expoente	Mantissa
Simples (32 bits)	bit 31	bits 30-23	bits 22-0
Dupla (64 bits)	bit 63	bit 62-52	bits 51-0

- Precisão simples 32 bits (dupla 64 bits)
- 1 bit para o sinal de número em ambas as precisões
- 8 bits para o expoente (11 bits para o expoente) + polarização (127 simples e 1023 dupla)
- 23 bits para a mantissa (52 bits para a mantissa)

A polarização é introduzida para se evitar o uso de um dos bits para representar o sinal do expoente (uma vez que o expoente pode ser positivo ou negativo).

Resumo:

Figura: Representação IEEE 754/2008 - Processador de 64 bits



Fonte: GILAT, (2008)

Processador de 64 bits:

1 bit para sinal, 11 bits para o expoente e 52 bits para a mantissa, bias = 1023

Processador de 32 bits:

1 bit para sinal, 8 bits para o expoente e 23 bits para a mantissa, bias = 1274 中 7 4 伊 7 4 王 7 4 王 7

Qual a representação do número 81 decimal na norma IEEE 754/2008 precisão de 32 e 64bits?

- 81_{10} em ponto flutuante binário resulta em 1,010001 x (2^{110}), conforme já visto.
- Precisão simples (32 bits)
 - Bit 31 (sinal) = positive 0;
 - Bits 23 at 30 (expoente com bias de 127) = $6_{10} + 127_{10} = 133_{10} = 10000101_2$
 - Bits 00 ao 22 (mantissa) = 010001_2
 - Logo: 0 | 10000101 | 0100010000000...0000 32bits
- Precisão dupla (64 bits)
 - Bit 63 (sinal) = positive 0;
 - Bits 52 ao 62 (expoente com bias de 1023) = $6_{10} + 1023_{10} = 1029_{10} = 10000000101_2$
 - Bits 00 ao 51 (mantissa) = 010001_2
 - Logo: 0 | 10000000101 | 01000100000...0000 64bits
- Nota:

Lembre-se de que a sintaxe \acute{e} : sinal + expoente + mantissa!

4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 900 13/32

Considerações sobre Representação em PF

- Mais bits para a mantissa fornece mais precisão (t)
- Mais bits para o expoente, aumenta o range de valores (e).
- O tamanho da palavra do computador depende de características internas à arquitetura do mesmo. Em geral, os microcontroladores tem tamanho de palavra de 16 bits, os microcomputadores padrão PC tem tamanho de palavra de 32 bits, 64 bits ou mais.

Figura: Encapsulamentos de processadores



Fonte: Autor desconhecido

Costa, JR®

Organização

1 Ponto flutuante, armazenamento de dados e erros

Erros em soluções Numéricas

◆□▶ ◆圖▶ ◆團▶ ◆團▶ ■

Costa, JR® Métodos Numéricos 15/32

Erros em soluções numéricas

- Erros de arredondamento
- Erros de truncamento
- Erro total

←□ → ←□ → ← □ → ○ □ → ○ へ○

Costa, JR[©] Métodos Numéricos 16/32

Erros de arredondamento

- Os números são representados em computador através de um número finito de bits.
- Os números podem ser encurtados e descartados ou arredondados.

Exemplo:

Figura: Erros de arredondamento

Fonte: DIAS,(2019)

ペロトペラトベミト ミ ぐ)へ(Costa, JR® Métodos Numéricos 17/32

Erros de arredondamento:

Exemplo: Efetue a subtração entre dois números reais p = 9890, 9 e q = 9887, 1 mantendo o formato original, encurtando e arredondando os valores para três algarismos significativos.

- p-q=9890, 9-9887, 1=3, 8 (formato original)
- Se apenas três algarismos são permitidos na mantissa, tem-se a representação em ponto flutuante:
 - $p-q=9,890 \times 10^3 9,887 \times 10^3 = 0,003 \times 10^3 = 3$ (corte)
 - $p-q=9,891 \times 10^3 9,887 \times 10^3 = 0,004 \times 10^3 = 4$ (arredondamento)

A diferença verdadeira (exata) entre os números é de 3,8. Esses resultados mostram que, no presente problema, o arredondamento leva a um valor mais próximo à resposta verdadeira.

4□ > ←問 > ← 注 > ← 注 → り へ ○ Costa, JR® Métodos Numéricos

Exemplo

- Considere a equação quadrática $x^2 100,0001x + 0,01 = 0$, para a qual as soluções exatas são $x_1 = 100$ e $x_2 = 0,0001$.
- As soluções podem ser calculadas com a fórmula quadrática $x_1 = \frac{-b + \sqrt{b^2 4ac}}{2a}$ e $x_2 = \frac{-b \sqrt{b^2 4ac}}{2a}$, o que, em ambiente de simulador computacional Matlab/Octave resultando em: $x_1 = 99.9999000000000000$ e $x_2 = 1.00000000000033197e 004$.
- O valor calculado no simulador para x_2 não é exato devido a erros de arredondamento. Tais erros ocorrem no numerador da expressão de x_2 . Como b é negativo, o numerador envolve a subtração de dois números que são quase iguais.
- Em alguns casos, a forma das expressões matemáticas pode ser mudada para uma forma diferente, menos propensa a erros de arredondamento como:

$$x_2 = \frac{-b - \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} \left(\frac{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}}{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}} \right) = \frac{2c}{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}}.$$

Erros de truncamento:

- Ocorrem quando os métodos numéricos utilizandos na solução de um problema utilizam uma aproximação.
- Exemplo: A função sen(x) pode ser aproximada pela série de Taylor.

$$sen(x) = x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \frac{x^7}{7!} + \frac{x^9}{9!} - \frac{x^{11}}{11!} + \dots$$

- O valor exato do $sen(\pi/6) = 0, 5$
- Usando um termo da série de Taylor: $sen(\pi/6) = (\pi/6) = 0,5235988$
- Usando **dois** termos $sen(\pi/6) = \frac{\pi}{6} \frac{(\pi/6)^3}{3!} = 0,4996742$

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 20/

Erro total (Erro real)

- A solução numérica é uma aproximação sempre inclui erros de arredondamento e, dependendo do método numérico utilizado, também pode incluir erros de truncamento.
- Juntos, os erros de arredondamento e de truncamento resultam no erro numérico total incluído na solução numérica.
- Erro total ou erro real, é a diferença entre a solução verdadeira (exata) e a solução numérica sendo expresso por :

$$ErroReal = SolucaoExata - SolucaoNumerica$$

• Erro relativo - valor absoluto da razão entre o erro real e a solução exata sendo expresso por:

$$Erro\ Relativo\ Real = \frac{Erro\ Real}{Solução\ Exata}$$

4□ > 4□ > 4 = > 4 = > = 90

Costa, JR^o Métodos Numéricos 21/32

Organização

1 Ponto flutuante, armazenamento de dados e erros

Conceitos

Representação EE 754/2008

Erros em soluções Numéricas

Desastres

◆□▶ ◆□▶ ◆豆▶ ◆豆▶ 豆 めぬぐ

Costa, JR[®] Métodos Numéricos 22/32

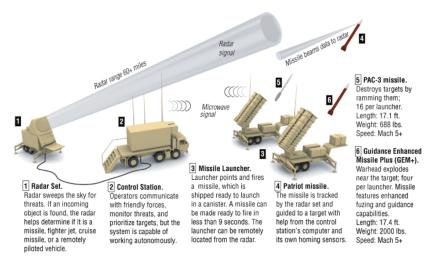
Desastres causados por erros numéricos:

Figura: Defesa antiaérea - Patriot



Fonte: DIAS,(2019)

Figura: Defesa antiaérea - Patriot



Fonte: DIAS, (2019)

Desastres causados por erros numéricos:

Figura: Míssel Iraniano



Fonte:DIAS,(2019)

Desastres causados por erros numéricos:

O que aconteceu?

- Dia 25 de fevereiro de 1991 Guerra do Golfo;
- Arábia Saudita Sistema Patriot falhou na interceptação de mísseis SCUD;
 - Morte de 28 soldados americanos;
- Para prever onde mísseis estarão, ambos tempo e velocidade precisam ser números reais;
- O tempo em dezenas de segundos era multiplicado por 1/10 para produzir o tempo em segundos;

Costa, JR^o Métodos Numéricos 26/32

Desastres causados por erros numéricos:

- 1/10 quando convertido para base binária resulta em uma dízima com período igual a 104 bits;
- Patriot possuía um registrador de 24 bits;
- Conversão binária de 1/10
 0.0001100110011001100110011001100...
- O registrador do Patriot gravou 0.00011001100110011001100
- Erro gerado
 0.00000000000000000000000011001100...

4□ > 4 個 > 4 절

Desastres causados por erros numéricos

- Tempo depois de 100 horas 0.000000095x100x60x60x10 = 0,34 segundos
- Velocidade do Scud = 1.676m/sDistância percorrida em 0,34 segundos = 0,5km
- Quem foi o responsável?
 O projetista? O exército americano? Operadores?

<ロ > ←□ > ←□ > ← 重 > ← 重 → りへ(^-)

Costa, JR[©] Métodos Numéricos 28/32

Desastres causados por erros numéricos

Figura: Ariane 5



Explosão do foguete francês Ariane 5.

- Em 4 de junho de 1996, menos de um minuto após o lançamento, o foguete francês Ariane 501 se autodestruiu.
- Foi indicada pelo CNES (Centro Nacional de Estudos Espaciais) e pela ESA (Agência Espacial Européia) uma comissão para investigar a ocorrência.
- Comissão indica um erro no software de controle como a origem na falha do lançamento.

Fonte: DIAS, (2019)



Costa, JR^o Métodos Numéricos 29/32

Desastres causados por erros numéricos

Figura: Ariane 5



A investigação preliminar dos dados de voo revelou:

- Comportamento do lançador em condições nominais, até 36 segundos após a decolagem.
- Falha do sistema de referência inercial (SRI) secundário, seguido imediatamente de falha do sistema de referência inercial em operação.
- Guinada dos bocais dos sistemas de propulsão até o seu ângulo máximo, causando uma guinada abrupta do veículo.
- Autodestruição do lançador, disparada corretamente como consequência da ruptura das juntas entre os sistemas de propulsão sólidos e o primeiro estágio.

Fonte: DIAS, (2019)

Costa, JR^o Métodos Numéricos 30/32

Desastres causados por erros numéricos

Figura: Ariane 5



A investigação preliminar dos dados de voo revelou:

- A origem da falha foi confinada ao sistema de controle, mais especificamente, aos dois sistemas referenciais inerciais (SRI), que nitidamente deixaram de funcionar, por volta de 36,7s após a decolagem.
- A anomalia interna de software do SRI ocorreu durante a execução de uma conversão de dados de um número de 64 bits em ponto flutuante para um inteiro de 16 bits com sinal. O valor do número em ponto flutuante era maior do que poderia ser representado pelo inteiro de 16 bits com sinal. O resultado foi um operando inválido.

Fonte: DIAS, (2019)

Costa, JR^o Métodos Numéricos 31/32

Referências

- ÁVILA, Sérgio Luciano. Cálculo numérico aplicado à engenharia elétrica com MATLAB
- COSTA, Jonatha R. Notas de aula: Métodos Numéricos, disponível em https://github.com/ jonathacosta/NM, acessado em 04 de set. de 2024.
- COSTA, Jonatha R. Códigos em Python. Disponível em https://github.com/jonathacosta/NM, acessado em 04 de set. de 2024.
- GILAT, Amos. MATLAB com aplicações em engenharia. Bookman Editora, 2009.
- PUD Programa da Unidade Didática. Bacharelado em Controle e Automação, IFCE, campus Maracanaú. Disponível em https://ifce.edu.br/maracanau/menu/cursos/superiores/bacharelados/ controle_automacao/pdf/pudseca-1.pdf/@@download/file/PUD_Controle_Aut_2019.pdf, acessado em 04 de set. de 2024.

Costa, JR® Métodos Numéricos 32/32