



**UFPR**



# TE231

## Capítulo 1 – Erros e Aritmética Computacional

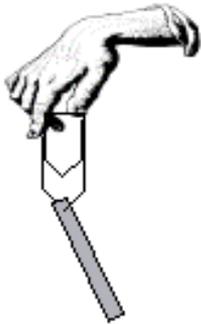
Prof. Mateus Duarte  
Teixeira

# Sumário

1. Origem dos erros
2. Erros absolutos e relativos
3. Erros na mudança de base
4. Representação numérica de ponto flutuante
5. Convergência nos processos numéricos

# 1. Origem dos erros

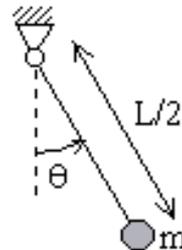
## ENTENDIMENTO DE UM PROBLEMA



**PROBLEMA REAL**

### Modelagem:

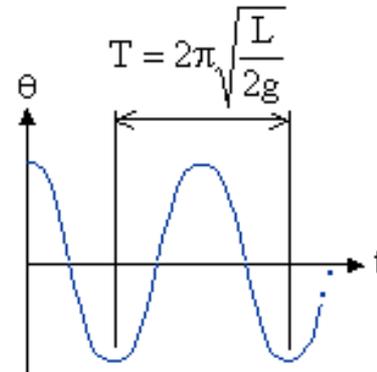
- Observação do fenômeno.
- Levantamento dos efeitos dominantes (idealizações).
- Referência aos conhecimentos prévios físicos e matemáticos.



$$\frac{d^2\theta}{dt^2} + \frac{2g}{L} \sin \theta = 0$$
$$\theta \ll 1 \Rightarrow \frac{d^2\theta}{dt^2} + \frac{2g}{L} \theta = 0$$

**MODELO MATEMÁTICO**

- Permite analisar situações reais ou fazer previsões de comportamentos.



**SOLUÇÃO**

### Resolução:

- Procedimentos analíticos ou numéricos.
- Exige uma confrontação com situações experimentais para validação do modelo matemático.



# 1. Origem dos erros

## Premissa

- Impossibilidade de obtenção de soluções **analíticas** para vários problemas de Engenharia.
- Consequência:
  - Emprego de métodos **numéricos** na resolução de inúmeros problemas do mundo real.

## Erro Inerente

- Erro sempre presente nas soluções numéricas, devido à incerteza sobre o valor real.
- Ex. 01: Representação intervalar de dados  
 $(50,3 \pm 0,2)$  cm  
 $(1,57 \pm 0,003)$  ml  
 $(110,276 \pm 1,04)$  Kg

**Cada medida é um intervalo e não um número.**

# Método Numérico

- Método adotado na resolução de um problema físico, mediante a execução de uma sequência finita de operações aritméticas.
- Consequência:
  - Obtenção de um resultado aproximado, cuja diferença do resultado esperado (exato) denomina-se erro.

## Natureza dos Erros

- Geralmente os erros provém de três fontes:
  - Precisão dos dados;
  - Modelagem matemática do problema;
  - Erros de processamento numérico (na fase de resolução).

## Precisão dos dados

- Relativos à imprecisão no processo de aquisição/entrada, externos ao processo numérico.
- Proveniência → Processo de aquisição/entrada (medidas experimentais)
  - Sujeitos à limitação/aferição dos instrumentos usados no processo de mensuração
  - Erros inerentes são inevitáveis!

## Modelagem matemática do problema;

- Relativos à impossibilidade de representação exata dos fenômenos reais a partir de modelos matemáticos
- Necessidade de adotar condições que simplifiquem o problema, a fim de torná-lo numericamente solúvel

# Modelagem matemática do problema

- Proveniência → Processo de modelagem do problema
  - Modelos matemáticos raramente oferecem representações exatas dos fenômenos reais
  - Equações e relações, assim como dados e parâmetros associados, costumam ser simplificados
  - Factibilidade e viabilidade das soluções

## Erros de processamento numérico

- Erros nos dados (experimentos): erros inerentes aos próprios instrumentos de medidas. Depende do tipo de aparelho utilizado.
  - Ex: Estufa de secagem de 40L com respeito ao controlador:
    - controlador on/off (variação de 15°C)
    - controlador PID (variação de 1°C)
- Erros Inerentes: fora de controle (teórico), implementação numérica com dados errados do modelo matemático, cuidado ao usar hipóteses simplificativas;
- Erros por truncamento
- Erros por arredondamento

## Erros computacionais (EC)

- Computadores nunca foram perfeitos e totalmente inteligentes. Nem mesmo quando se trata do desenvolvimento de suas aplicações.
- Muitas vezes, erros gerados por um programador em uma mera linha de código podem gerar grande caos aos sistemas computacionais.
- Os erros mais comuns são encontradas entre o teclado e a cadeira e até mesmo os pequenos erros podem custar bilhões de dólares para empresas ou nações.

# Erros computacionais (EC)

- Em 1989, um EC resultou no envio de mais de 40.000 cartas aos cidadãos de Paris acusando-os de crimes como homicídio, extorsão, prostituição e crime organizado.
- O aeroporto de Denver com “sistema de bagagens automatizada” tinha 41,83 Km de pista subterrânea, tal sistema tinha vários erros computacionais em meados da década de 90, adiando a abertura do aeroporto a um custo de US\$ 234 milhões
- Em 1994, uma linha de código fez um Banco, em NY, deduzir o dobro do montante que os clientes retiraram das máquinas ATM. Em torno de US\$ 5 milhões foram retirados por engano nas contas dos clientes do banco.
- Em 1992 a Pepsi nas Filipinas ofereceu um prêmio de um milhão de pesos (cerca de R\$ 85.000) para a sorte dos clientes que encontrassem o número 349 impresso na tampinha da garrafa. Devido a um “erro de software”, 800000 tampinhas foram impressas com o número do vencedor em vez de apenas uma.
- A Scientific America em 1998 relatou um caso em que um membro da tripulação do *cruiser USS Yorktown* que faz o controle de mísseis guiados cometeu o trivial erro da “divisão por zero” gerando um brutal erro no software. Os erros em cascata aconteceram em todo *cruiser*, causando o desligamento do sistema de propulsão e de saída do *Yorktown* por várias horas.
- Em 1999, a Mars Climate Orbiter não foi para o espaço por uma falha computacional gerando um custo de 125 milhões dólares porque não havia um padrão para medição de dispositivos. Quando um módulo, no dispositivo, passava informações para o outro, o sistema não foi capaz de processá-las.
- O Northeast Blackout no USA em 2003 resultou na perda de eletricidade a mais de 50 milhões de lares. As perdas foram estimadas em 6 bilhões de dólares.
- Em 2006, um erro no sistema da Verizon levou à sobrecarga de cerca de 11.000 clientes na região mid-Atlantic. O erro de programação gerou um custo de cerca de US\$ 200 milhões de dólares.

## Erros por Truncamento

- Erros de truncamento advém de métodos numéricos originados a partir de considerações de um número finito de termos de uma série ou números irracionais.
- Cometido na interrupção de processos infinitos.
  - Está associado ao método de aproximação empregado, como vimos quando fazemos aproximações usando polinômios de Taylor, como  $e^x$ ,  $\text{sen}(x)$ ,  $\text{cos}(x)$ ,  $\ln(x)$ ,  $\log(x)$  ...
  - Discretizações – processo de refinamento deveria ser infinito mas só usamos pontos nodais.

## Erros por Truncamento

- Determinação do valor de  $e$ .

- Lembrar que  $e = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!}$ . Logo:

$$e = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} = 2,71828182845905$$

- Um truncamento no sexto termo gera:

$$e = \sum_{n=0}^5 \frac{1}{n!} = 2,71666666666667$$

# Erros por Arredodamento

- Os erros de arredondamento são consequências de se trabalhar com uma aritmética de precisão finita (máquina).
- Eles ocorrem quando números com uma quantidade limitada de algarismos significativos são usados para representar números exatos.
  - $1/3$  – armazenamento de racionais ilimitados
  - $\sqrt{2}$  ,  $\pi$  – armazenamento de irracionais
  - Mudança de base  $(0,1)_{10} - (???)_2$  mudança de base gerando racional ilimitado
  - Regiões de overflow e underflow – abrangência limitada da notação em ponto flutuante

# Consequências dos erros de arredondamento

- Perda de significação – ocorre na subtração ou divisão. Na subtração de números próximos e na divisão onde o divisor (denominador) é pequeno em relação ao dividendo (numerador);
  - Obtenha  $S = 1590/(9-x^2)$  para  $x = 2,999$  ou  $x = 2,9990005$
- Instabilidade numérica – deve-se ao uso recursivo (iterativo) de valores com erros, podendo deturpar o resultado final;

# Consequências dos erros de arredondamento

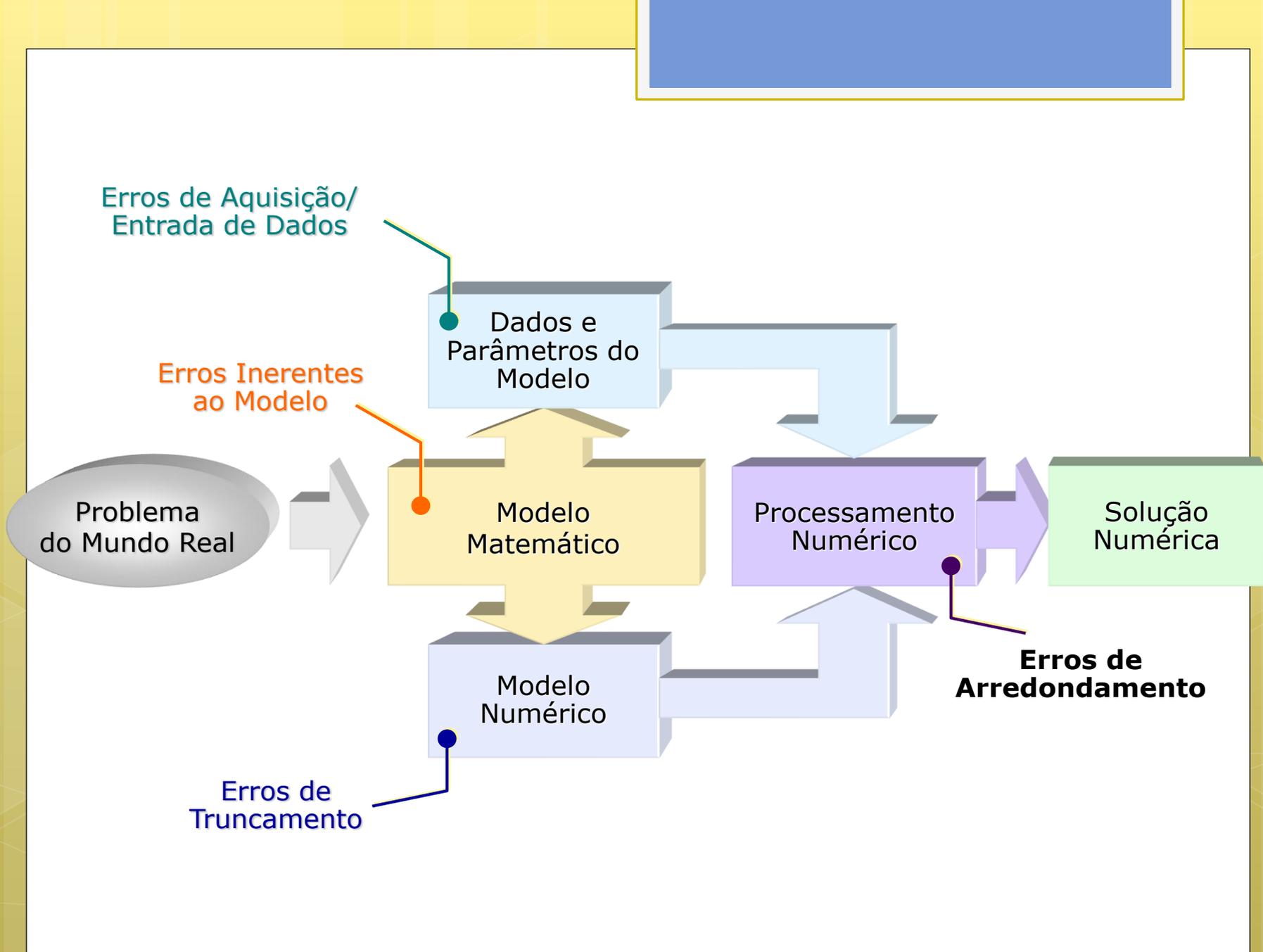
- Falha no lançamento de mísseis
- 25/02/1991 – Guerra no golfo – míssil Patriot, erro de 0,34 s no cálculo do tempo de lançamento.
- Computador (24 bits)



# Consequências dos erros de arredondamento

- Falha no lançamento de foguetes
- 04/06/1996 – Guiana Francesa – foguete Ariane 5
- Erro de trajetória 36,7 s após o lançamento
- Prejuízo: U\$7,5 bilhões
- Limitação na representação numérica
  - erro numérico (overflow)





Erros de Aquisição/  
Entrada de Dados

Erros Inerentes  
ao Modelo

Problema  
do Mundo Real

Dados e  
Parâmetros do  
Modelo

Modelo  
Matemático

Processamento  
Numérico

Solução  
Numérica

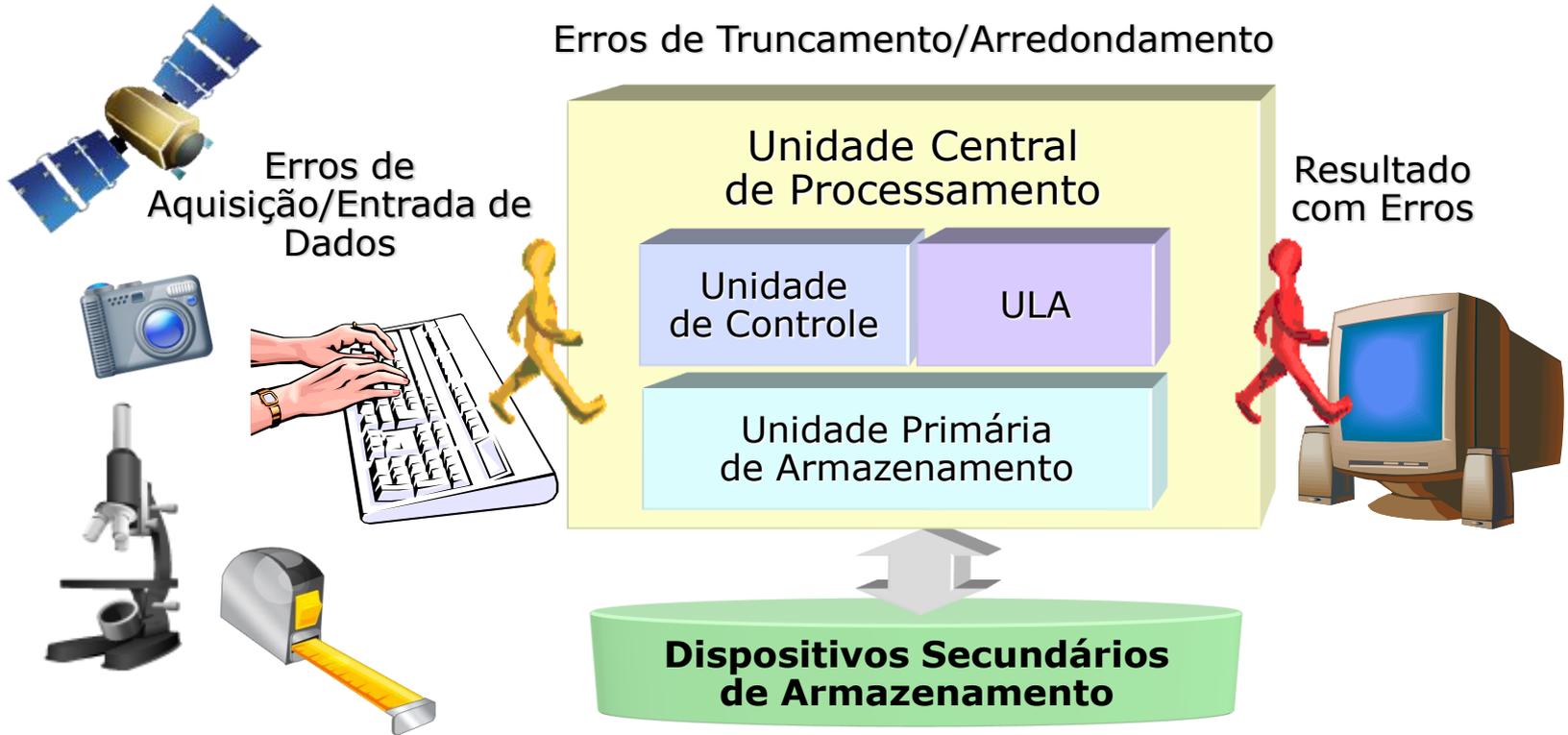
Modelo  
Numérico

Erros de  
Truncamento

**Erros de  
Arredondamento**



## Erros de Truncamento/Arredondamento



## Exatidão (Acurácia)

- Acurácia refere-se ao quão próximo um número simulado pelo computador está do valor exato. A exatidão de uma quantidade pode ser medida através do erro absoluto ou relativo.

$$\text{Caso 1} \Rightarrow x = 1,234 \quad \hat{x} = 1,233 \quad |x - \hat{x}| = 10^{-3}$$

$$\text{Caso 2} \Rightarrow x = 0,002 \quad \hat{x} = 0,001 \quad |x - \hat{x}| = 10^{-3}$$

O erro absoluto neste caso não é uma boa medida para quantificar a exatidão do número, use o erro relativo.

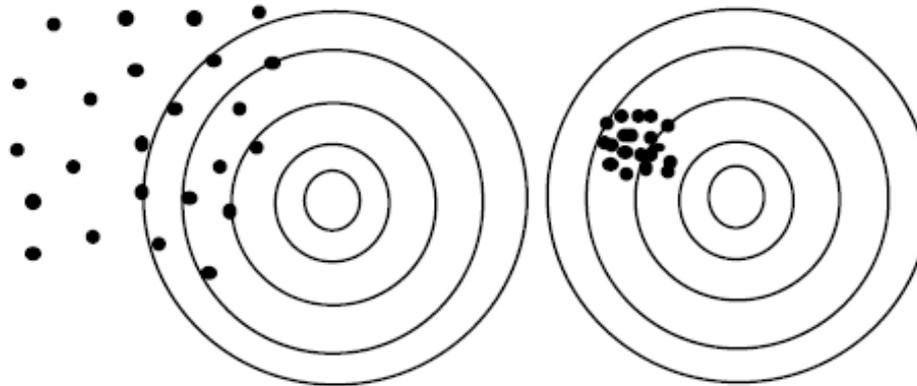
# Precisão

- Precisão é governada pelo número de dígitos empregados na representação (precisão dupla no lugar de simples). A precisão está relacionada à máquina utilizada para realizar os cálculos:
- O número  $\pi = 3,141592654$  representado por:  
$$\pi_1 = 3,1416304958$$
$$\pi_2 = 3,1415809485$$
- O número  $\pi_2$  possui maior acurácia (erro absoluto menor) que  $\pi_1$  quando comparados a  $\pi$ , embora ambos possuam a mesma precisão.

# Acurácia x Precisão

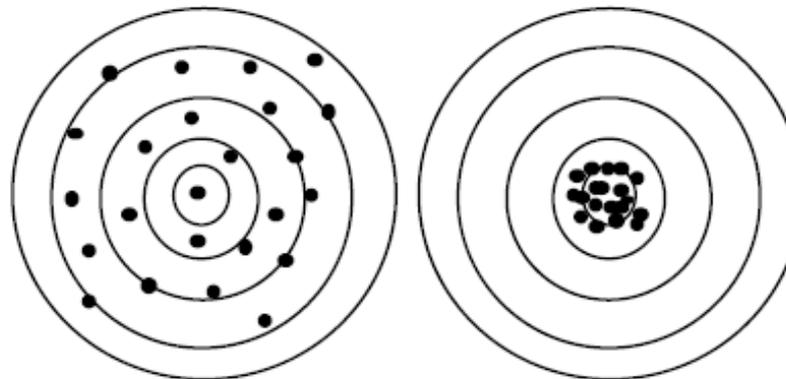
- Os erros em quaisquer métodos são caracterizados pela acuracidade (acurácia) e precisão.
- A acurácia representa o quanto estamos próximos do valor real (o valor procurado, o alvo).
- A precisão está relacionada com o conceito de repetibilidade do resultado (número de dígitos de uma grandeza).
- Ex: Prática do tiro ao alvo.
  - A Fig.a apresenta baixa acurácia e precisão.
  - A Fig.b apresenta uma alta precisão (repetibilidade), porém uma baixa acurácia.
  - A Fig.c tem boa acurácia porém uma baixa precisão (não há repetibilidade na posição dos tiros).
  - A Fig.d apresenta uma excelente acurácia e precisão.

# Acurácia x Precisão



a)

b)



c)

d)

## 2. Erro Absoluto e Relativo

- Define-se como erro absoluto a diferença entre o valor exato de um número e seu valor aproximado dado por

$$e_A = x - \bar{x}$$

- Erro relativo é definido como o erro absoluto dividido pelo valor aproximado, amplamente utilizado.

$$e_R = \frac{x - \bar{x}}{\bar{x}}$$

$$e_R = \frac{|x - \bar{x}|}{|\bar{x}|}$$

- Medidas do comprimento de uma ponte e de um prego:
  - Ponte:  $p = 10000 \text{ cm}$ ;  $p^* = 9999 \text{ cm}$ 
    - $E_a = 1 \text{ cm}$ ;  $E_r = 0,000=0,01\%$
  - Pregos:  $p = 10 \text{ cm}$ ;  $p^* = 9 \text{ cm}$ 
    - $E_a = 1 \text{ cm}$ ;  $E_r = 0,1=10\%$
- Note que o erro relativo representou de uma forma mais adequada o erro na aferição das medidas.
- Na prática, costuma-se trabalhar com um limitante superior para o erro, ao invés do próprio erro ( $|E| < \varepsilon$ , sendo  $\varepsilon$  é o limitante)

## Exemplo:

- Cálculo do erro relativo na representação dos números **a = 2112,9** e **e = 5,3**, sendo  $|EA| < 0,1$ 
  - $|ER_a| = |a - \bar{a}| / |a| = 0,1 / 2112,9 \cong 4,7 \times 10^{-5}$
  - $|ER_e| = |e - \bar{e}| / |e| = 0,1 / 5,3 \cong 0,02$
- Conclusão: **a** é representado com maior precisão do que **e**.

## Exercício:

- Considere  $f(x)=x^2-a=0$ , onde  $a=2$  e  $x_0=1$ . Utilize o processo iterativo abaixo para uma tolerância  $\varepsilon=0.0001$ :

$$x_{n+1} = \frac{1}{2} \left( x_n + \frac{a}{x_n} \right), \quad n = 0, 1, 2 \dots$$

# 3. Erros na mudança de base

## Representação dos números

- No cotidiano usamos números na base 10, contudo microcomputadores e estações de trabalho utilizam a base 2, ou computadores de grande porte da IBM utilizam a base 16.

Exemplos:

$$(347)_{10} = 3 \times 10^2 + 4 \times 10^1 + 7 \times 10^0$$

$$(1101)_2 = 1 \times 2^3 + 1 \times 2^2 + 0 \times 2^1 + 1 \times 2^0 \longrightarrow ???$$

# Representação dos números

$$N = \overbrace{a_m \beta^m + a_{m-1} \beta^{m-1} + \dots + a_1 \beta^1 + a_0}^{\text{Parte Inteira}} + \overbrace{a_{-1} \beta^{-1} + a_{-2} \beta^{-2} + \dots + a_{-n} \beta^{-n}}^{\text{Parte Fracionária}}$$

Onde:  $0 \leq a_k \leq \beta - 1$

$$(0,2345)_{10} = (23,45 \times 10^{-2})_{10}$$

$$(0,1101)_2 = (11,01 \times 2^{-2})_2$$

# Conversão de Bases

## a) Base $\beta \longrightarrow$ Base Decimal

Levar os coeficientes à expressão polinomial geral e calcular o valor. Observe que a solução numérica da expressão polinomial sempre resulta num número  $N$  na base decimal.

Exemplo:

$$(0,111)_2 = 1 \times 2^{-1} + 1 \times 2^{-2} + 1 \times 2^{-3} = (0,875)_{10}$$

# Conversão de Bases

## b) Decimal $\longrightarrow$ Base $\beta$

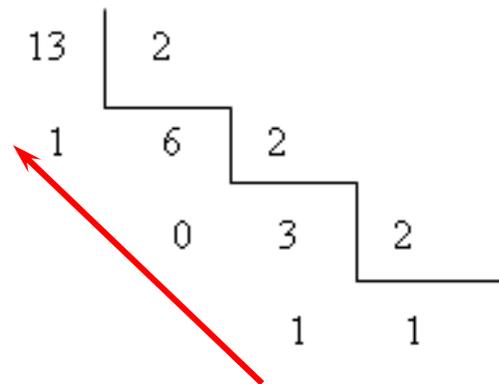
A conversão da base decimal para uma base  $\beta$  qualquer se dá em duas etapas, numa primeira etapa se converte a parte inteira do número e numa segunda etapa a parte fracionária do número.

### b.1) Parte Inteira

Dividir o número sucessivamente pela base  $\beta$  até que o último quociente seja maior que zero e menor que  $\beta$ . O número é representado pelo último quociente e os restos na ordem inversa.

Exemplo:

$$(13)_{10} \rightarrow (1101)_2$$



# Conversão de Bases

## b.2) Parte Fracionária

Multiplicar sucessivamente a parte fracionária por  $\beta$  até que a mesma seja zero se a representação for exata. No caso da representação não ser exata, haverá uma sequência infinita na parte fracionária. O número é representado pelas partes inteiras resultantes.

Exemplo:

$$(0,875)_{10} \rightarrow (0,111)_2$$

0,875	0,750	0,500
$\times 2$	$\times 2$	$\times 2$
<hr/>	<hr/>	<hr/>
1,750	1,500	1,000

A representação de  $(0,1)_{10}$  não possui representação exata na base 2.

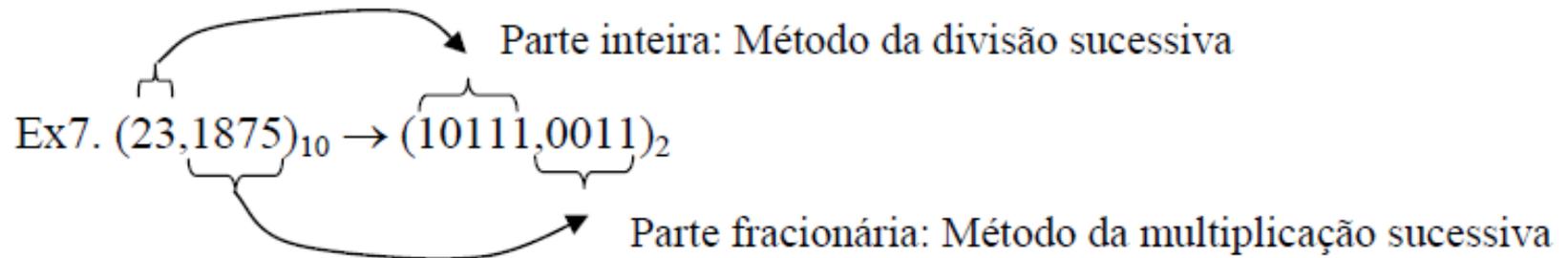
$$(0,10)_{10} \rightarrow (0,00011001100\dots)_2$$

Em virtude da representação não ser exata, a operação seguinte poderá não ter resultado exato na utilização de microcomputadores dependendo da linguagem de programação.

$$\sum_{i=1}^{100} 0,1 = 9,999999\dots$$

Teste em Matlab e C

# Conversão de Bases



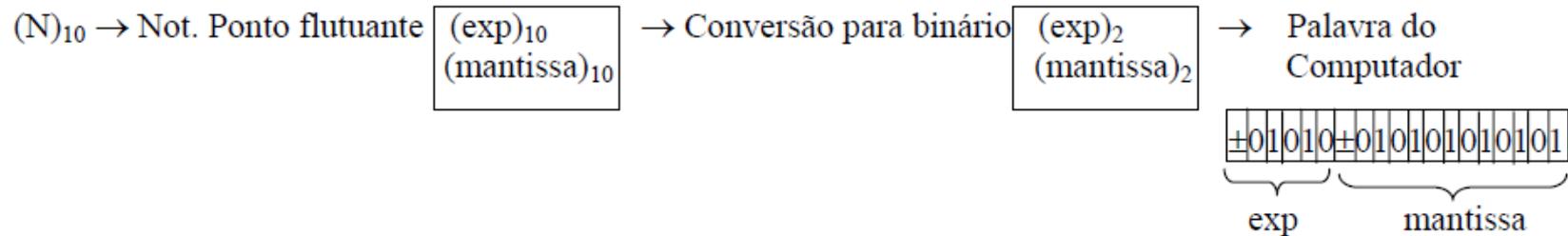
## Exercício:

- Converta os seguintes números:
  - $(0,1875)_{10}$  para binário;
  - $(13,25)_{10}$  para binário;
  - $(0, 2)_{10}$  para binário;
  - $(111.011)_2$  para decimal;

## 4. Representação numérica de ponto flutuante

- Nas máquinas digitais, um dígito binário é denominado BIT (do inglês, binary digit). Um grupo de oito bits corresponde a 1 byte. Dessa forma, percebemos que a representação dos números binários num computador é feita com um número finito de bits. A esse tamanho finito de bits é dado o nome palavra de computador.
- O tamanho da palavra do computador depende de características internas à arquitetura do mesmo. Em geral, os microcomputadores padrão PC tem tamanho de palavra de 16 e 32 bits. Computadores modernos tem palavras de 64 bits ou mais.
- Quanto maior o tamanho da palavra do computador mais veloz e mais preciso será o computador.

- Uma máquina digital (que opera em base 2) armazena um número internamente da seguinte forma esquematizada abaixo:



- Em princípio, representação de um número inteiro no computador não apresenta qualquer dificuldade. Qualquer computador trabalha internamente com uma base fixa  $\beta$ , onde  $\beta$  é um inteiro  $\geq 2$ .
- Como seria a representação do número 1100 numa base  $\beta = 2$ ?
  - $(1100)_2 = 1 \times 2^3 + 1 \times 2^2 + 0 \times 2^1 + 0 \times 2^0$
- Como seria a representação do número 1997 em uma base  $\beta = 10$ ?
  - $(1997)_{10} = 1 \times 10^3 + 9 \times 10^2 + 9 \times 10^1 + 7 \times 10^0$

Um sistema de ponto flutuante  $F \subset \mathbb{R}$  é um subconjunto dos números reais cujos elementos tem a forma:

$$y = \pm \left( \frac{d_1}{\beta^1} + \frac{d_2}{\beta^2} + \frac{d_3}{\beta^3} + \dots + \frac{d_t}{\beta^t} \right) \beta^e = \pm (d_1 d_2 d_3 \dots d_t) \beta^e$$

Onde  $0 \leq d_i < \beta$ ,  $i = 1, \dots, t$

A aritmética de ponto flutuante  $F$  é caracterizada por quatro números inteiros:

- base  $\beta$  (binária, decimal, hexadecimal, etc.);
- precisão  $t$  (número de algarismos da mantissa);
- limites do expoente  $e$  ( $e_{\min} \leq e \leq e_{\max}$ );

$F(\beta, t, e_{\min}, e_{\max})$ . A mantissa é fracionária nesta representação ( $< 1$ ).

O zero é representado de uma forma especial todos os dígitos da mantissa e expoente são nulos

- Considere uma máquina que opera no sistema  $F[10,3,-5,5]$ , ou seja, um sistema onde  $\beta=10$ ,  $t=3$  e  $e \in [-5,5]$ . Nesse sistema os números são representados na seguinte forma de sistema:

$$(0.d_1d_2d_3)10^e, 0 \leq d_j \leq 9, d_1 \neq 0 \text{ e } e \in [-5,5]$$

- O menor número representado nessa máquina é:
  - $m = 0.100 \cdot 10^{-5} = 10^{-6}$
- O maior:
  - $M = 0.999 \cdot 10^5 = 99900$

Exemplo, se:  $\beta = 2, t = 3, e_{\min} = -1$  e  $e_{\max} = 3$

Mantissa fracionária

1	0	0
---	---	---

1	0	1
---	---	---

1	1	0
---	---	---

1	1	1
---	---	---



$2^e$

$e = -1, 0, 2$  e  $3$

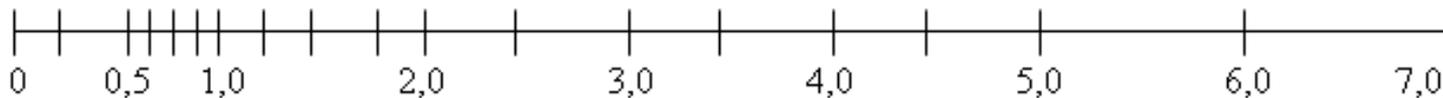
Expoentes

Observe que os números em aritmética de ponto flutuante não são igualmente espaçados. O número total de elementos de uma máquina de aritmética em ponto flutuante é dado por:

$$ne = 2(\beta - 1)\beta^{t-1}(e_{\max} - e_{\min} + 1) + 1$$

Considerando apenas a parte positiva, tem-se os seguintes números:

0; 0,25; 0,3125; 0,4375; 0,5; 0,625; 0,750; 0,875; 1,0; 1,25; 1,5; 1,75; 2,0; 2,5; 3,0; 3,5; 4,0; 5,0; 6,0; 7,0, que podem ser representados na reta numerada:



# Exemplo

Considere  $F(2,2,-1,2)$ , com número normalizado, isto é,  $d_1 \neq 0$ . Os números serão:  $\pm .10 \times 2^e$  ou  $\pm .11 \times 2^e$ , sendo  $-1 \leq e \leq 2$ .

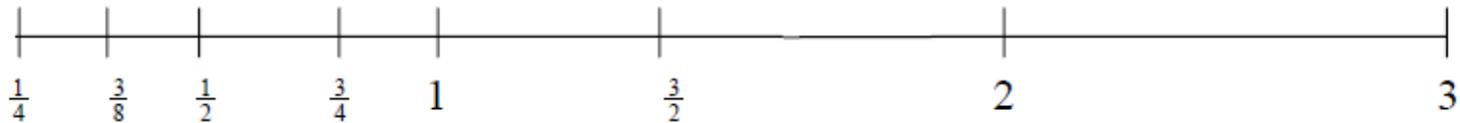
Convertendo para decimal, temos:

$$.10 = \frac{1}{2} \quad \text{e} \quad .11 = \frac{3}{4}$$

Com isso, os únicos números positivos representáveis nesse computador são:

Mantissa	Expoentes
$\frac{1}{2} \times 2^e$	
$\frac{3}{4} \times 2^e$	para $e = -1, 0, 1$ e $2$

Ou seja,  $\frac{1}{4}, \frac{1}{2}, 1, 2, \frac{3}{8}, \frac{3}{4}, \frac{3}{2}$  e  $3$ , que podem ser representados na reta numerada:



Alem desses números, os seus respectivos números negativos e o número zero também serão representados.

- O número  $x = 235.89$  representado em  $F[10,3,-5,5]$ :
- Veja que  $x = 235.89$  pode ser representado por  $x = 0.23589 \cdot 10^3$ . Porém a mantissa em nosso sistema possui somente 3 dígitos. Assim, as únicas representações possíveis seriam:  **$0.235 \cdot 10^3$**  usando truncamento ou  **$0.236 \cdot 10^3$**  usando arredondamento.

- A consequência mais importante dessa representação é que, ao contrário do conjunto  $\mathbb{R}$  dos números reais, o conjunto  $F$  efetivamente representáveis pela máquina é intrinsecamente finito, discreto e limitado. Isto é, nem todo número real pode ser representado na máquina.
- IEEE Standard for Floating-Point Arithmetic (IEEE 754) fornece o padrão técnico para as calculadoras - estabelecido pelo IEEE.
- Se uma operação aritmética resultar em um número que seja maior em módulo que o maior número representável naquela máquina ocorrerá um **overflow**, caso contrário **underflow**.

- IEEE Standard for Floating-Point Arithmetic (IEEE 754) fornece o padrão técnico para as calculadoras - estabelecido pelo IEEE.
- Se uma operação aritmética resultar em um número que seja maior em módulo que o maior número representável naquela máquina ocorrerá um **overflow**, caso contrário **underflow**.
- O zero é representado de uma forma especial, todos os dígitos da mantissa e do expoente são nulos.
- Os números em ponto flutuante são discretos e não contínuos como os números reais.
- O conceito de sempre existir um número real entre dois números reais quaisquer não é válido para os números em ponto flutuante. A falha deste conceito pode ter consequências desastrosas.

- Sejam  $x = 875$  e  $y = 3172$ . Calcular  $x \times y$ . Primeiro, deve-se arredondar os números e armazená-los no formato indicado. A operação de multiplicação é efetuada usando 2t dígitos.

- $x = 0,88 \cdot 10^3$  e  $y = 0,32 \cdot 10^4$ ,  $x \cdot y = 0,2816 \times 10^7$ .

- Sejam  $x = 0,0064$  e  $y = 7312$ . Calcular  $x \div y$ . Primeiro, deve-se arredondar os números e armazená-los no formato indicado. A operação de divisão é efetuada usando 2t dígitos.

- $x = 0,64 \cdot 10^{-2}$  e  $y = 0,73 \cdot 10^4$ ,  $x \div y = 0,8767 \cdot 10^{-6}$

## Exemplo:

- Escrever os números reais  $x_1 = 0.35$ ,  $x_2 = -5.172$ ,  $x_3 = -0.0123$ ,  $x_4 = 0.0003$  e  $x_5 = 5391.3$ , onde estão todos na base  $\beta = 10$  em notação de um sistema de aritmética de ponto flutuante.

Solução:

- $0.35 = (3 \times 10^{-1} + 5 \times 10^{-2}) \times 10^0 = 0.35 \times 10^0$
- $-5.172 = -(5 \times 10^{-1} + 1 \times 10^{-2} + 7 \times 10^{-3} + 2 \times 10^{-4}) \times 10^1 = -0.5172 \times 10^1$
- $0.0123 = (1 \times 10^{-1} + 2 \times 10^{-2} + 3 \times 10^{-3}) \times 10^{-1} = 0.123 \times 10^{-1}$
- $5391.3 = (5 \times 10^{-1} + 3 \times 10^{-2} + 9 \times 10^{-3} + 1 \times 10^{-4} + 3 \times 10^{-5}) \times 10^4 = 0.53913 \times 10^4$
- $0.0003 = (3 \times 10^{-1}) \times 10^{-3} = 0.3 \times 10^{-3}$

- Considerando agora que estamos diante de uma máquina que utilize apenas três dígitos significativos e que tenha como limite inferior e superior para o expoente, respectivamente,  $-2$  e  $2$ , como seriam representados nesta máquina os números do exemplo anterior?
- Solução:
  - Solução: Temos então para esta máquina  $t = 3$ ,  $l = -2$  e  $S = -2$ . Desta forma  $-2 \leq e \leq 2$ . Sendo assim temos:

- $0.35 = 0.350 \times 10^0$
- $-5.172 = -0.517 \times 10^1$
- $0.0123 = 0.123 \times 10^{-1}$
- $5391.3 = 0.53913 \times 10^4$  Não pode ser representado por esta máquina. **Erro de overflow.**
- $0.0003 = 0.3 \times 10^{-3}$  Não pode ser representado por esta máquina. **Erro de underflow.**

# 5. Propagação de erros

## Resolução numérica de um problema

- Importância do conhecimento dos efeitos da propagação de erros.
  - Determinação do erro final de uma operação.
  - Conhecimento da sensibilidade de um determinado problema ou método numérico.

- Será mostrado um exemplo que ilustra como os erros descritos anteriormente podem influenciar no desenvolvimento de um cálculo.
- Suponhamos que as operações indicadas nos itens a) e b) sejam processadas numa máquina com **4 dígitos significativos (t)**.

$$\text{a) } (x_2 + x_1) - x_1$$

$$\text{b) } x_2 + (x_1 - x_1)$$

- Fazendo  $x_1 = 0.3491 \times 10^4$  e  $x_2 = 0.2345 \times 10^0$  temos:

$$\begin{aligned} \text{a) } (x_2 + x_1) - x_1 &= (0.2345 \times 10^0 + 0.3491 \times 10^4) - 0.3491 \times 10^4 \\ &= 0.2345 \times 10^0 + 0.3491 \times 10^4 - 0.3491 \times 10^4 \\ &= 0.2345 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{b) } x_2 + (x_1 - x_1) &= 0.2345 \times 10^0 + (0.3491 \times 10^4 - 0.3491 \times 10^4) \\ &= 0.2345 \times 10^0 + 0.0000 \\ &= 0.2345 \end{aligned}$$

- A causa da diferença nas operações anteriores foi um arredondamento que foi feito na adição  $(x_2 + x_1)$  do item a), cujo resultado tem oito dígitos. Como a máquina só armazena 4 dígitos, os menos significativos foram desprezados.
- Ao se utilizar uma máquina de calcular deve-se estar atento a essas particularidades causadas pelo erro de arredondamento, não só na adição, mas também nas demais operações.

**Ex. 15: Dados  $a = 50 \pm 3$  e  $b = 21 \pm 1$ ,  
calcular  $a + b$ .**

- Variação de  $a \rightarrow 47$  a  $53$
- Variação de  $b \rightarrow 20$  a  $22$
- Menor valor da soma  $\rightarrow 47 + 20 = 67$
- Maior valor da soma  $\rightarrow 53 + 22 = 75$
- $a + b = (50 + 21) \pm 4 = 71 \pm 4 \rightarrow 67$  a  $75$