

# 11

## Fundamentos de TI

### Aula 11

#### A Informação e sua Representação Ponto-Flutuante

Prof. Dr. Dilermando Piva Jr.

Site Disciplina:  <http://fundti.blogspot.com.br/>

#### Representação em Ponto Flutuante

O sistema de representação binário é um sistema posicional. Isso quer dizer que o valor de um dígito nesse sistema depende do seu valor absoluto e de sua posição dentro do número. A mesma interpretação posicional pode ser atribuída a suas quantidades fracionárias, à direita do ponto binário.

$$d_0d_1\dots d_n . d_{n+1}d_{n+2}\dots = d_02^n + \dots + d_n2^0 + d_{n+1}2^{-1}d_{n+2}2^{-2}$$

Exemplo:

valor decimal de  $110.01101_2$

$$\begin{aligned} 110.01101 &= 1.2^2 + 1.2^1 + 0.2^0 + 0.2^{-1} + 1.2^{-2} + 1.2^{-3} + 0.2^{-4} + 1.2^{-5} \\ &= 6,40625_{10} \end{aligned}$$

Qual a representação binária de  $0.375_{10}$ ?

Qual é  $0.984_{10}$  na base 16?

### Notação Científica

Um número  $R$ , em notação científica, pode ser representado através do seguinte formato:

$$R = \pm M \times B^{\pm E}$$

onde  $M$  é a mantissa;

$E$  é o expoente; e

$B$  é a base do expoente

Esse número pode ser escrito como

$$R = (\pm M, B, \pm E)$$

A base  $B$  refere-se à representação no número  $R$  e não do sistema numérico (que nos computadores tradicionais é sempre binário).

Ex.:  $1228,8 = 1,2288 \times 10^3$

$$n = 1,2288$$

$$E = 3$$

$$B = 10$$

Nos sistemas computacionais, a base  $B$  é definida por hardware e não pode ser alterada pelo usuário. Assim ela pode ser omitida da representação formal:  $R = (\pm M, \pm E)$ .

### Normalização

Há várias formas de representação para os mesmos números  $= 0,12288 \cdot 10^4 = 0,012288 \cdot 10^5 = 0,0012288 \cdot 10^6 = \dots$

Para não haver confusão, adota-se um padrão de representação para os números em ponto flutuante, chamado normalização. Essa forma, que pretende maximizar a precisão da representação, deixa o ponto binário imediatamente à esquerda do primeiro dígito significativo, evitando assim armazenar zeros não significativos desnecessários. Para isso, a mantissa deve estar de acordo com a seguinte relação:

$$\frac{1}{B} \leq |M| < 1$$

Ex.: normalização de  $103,5 \cdot 10$  ( $B = 10$ )  
 $103,5_{10} = 0,1035 \cdot 10^3$  ( $0,1035,3$ )  
normalização de  $0,000001101$  ( $B = 2$ )  
 $0,000001101 = 1102 \times 2^{-5}$  ( $.1101, -5$ )  
normalize  $10011,110 \times 2^{10}$  ( $B = 2$ )  
normalize  $.000011_2 \times 8^2$  ( $B = 8$ )

### Normalizar:

- $000011_2 * 8^2$  ( $B = 8$ )  
 $.011 * 8^1$
- $000101_2 * 16^5$  ( $B = 16$ )  
já está normalizado
- representa  $7,5_{10}$  como um número real, utilizando  
 $B = 2$  e  $B = 16$  e mantissa com 4 dígitos

$$\begin{aligned}7.5_{10} = 111,1 &= 0.1111 * 2^3 \\ &= 0.0111_2 * 16^1\end{aligned}$$

### Observações:

- Quanto maior for a mantissa, maior poderá ser a precisão dos números representados, pois poderão haver mais dígitos significativos.
- Quanto maior o expoente, maior poderá ser o escopo, ou a diferença entre o menor o maior número possível.
- A tentativa de representar um número grande demais (isto é, não suportado pelo campo de expoente) acarreta um erro de overflow. Por outro lado, a tentativa de representar, um número pequeno demais (isto é, muito próximo de zero), causa um erro de underflow.
- Algumas modificações podem ser introduzidas no projeto para aumentar a eficiência, velocidade ou precisão de um computador. Por exemplo, se um computador utilizar  $B = 2$ , a mantissa de um número representado vai ser sempre maior ou igual a  $\frac{1}{2}$  ( $0.1_2$ ). Isso significa que o bit de mais alta ordem da representação vai ser igual a 1. Dessa forma, não há necessidade de armazenar esse bit explicitamente. Assim, é possível obter  $(n + 1)$  bits significativos com a alocação de  $(n)$  bits para a mantissa. Que problema de representação isso pode acarretar?
- Nem todas as representações de números (decimais, por exemplo) podem ser convertidas para os seus binários equivalentes. O problema é similar em outras representações:

$$1/3 = 0.3333 \dots_{10}$$

$$1/5 = 0,2_{10} = 0.001100110011 \dots_2$$

Não importa qual o tamanho da mantissa (a precisão da máquina) será sempre introduzido um erro de arredondamento. Esse tipo de erro é inerente à representação finita dos números.

- Para operar com números reais, de magnitudes diferentes, é preciso primeiro escalar seus expoentes, isto é, torna-los idênticos. Depois disso, pode-se operar normalmente, renormalizando o resultado.

### Exemplos: ( $B = 10$ )

$$a) 11 + 0,25 = 0,11 * 10^2 + 0,25 * 10^2 = 11 * 10^2 + 0,0025 * 10^2 = 0,1125 * 10^2$$

$$b) 12/0,25 = 0,12 * 10^2 / 0,0025 * 10^2 = 0,12/0,0025 = 0,48 * 10^2$$

$$c) 12/12 = 0,12 * 10^2 / 0,12 * 10^2 = 0,12 / 0,12 = 0,1 * 10^1$$

- O processo de operar com números de magnitudes diferentes pode também introduzir erros, muitas vezes denominados erros de programação.

Ex.: se tivéssemos apenas quatro bits para a mantissa e quatro para o expoente:

$$\begin{aligned}11 + 0,25 &= (.1011,0100) + (.1000,-0001) = \\ &= (.1011,0100) + (.0000,0100) = \\ &= (.1011,0100) = 11\end{aligned}$$

### Exercícios:

1) Converta os seguintes números binários para decimais:

- |             |              |          |
|-------------|--------------|----------|
| a) 0.110010 | b) 0.1110001 | c) 0.101 |
| 0.78125     | 0.8828125    | 0,625    |

2) Converta os seguintes decimais para binários:

- |              |                |                |
|--------------|----------------|----------------|
| a) 0.001     | b) 0,4         | c) 0.153827    |
| 0.0000000001 | 0.011001100... | 0.001001110110 |

3) Normalize

- a) 0.000001 (B = 2)
- b) 110.01 (B = 2)
- c) 0.0001101 (B = 4)
- d) 0.0101 (B = 4)
- e) 101.101 (B = 8)
- f) 1.00001 (B = 8)

- a)  $0.1 \times 2^{-5}$