Recorrências e Soluções de Recorrências I

Pontos da aula

- Recorrências.
- Método da Expansão.
- Método da Árvore de Recursão.
- Método Mestre.

Recorrências e Soluções de Recorrências

Recorrências.

- Uma função que chama a si mesma é dita recursiva.
- Exemplificando o uso de recursividade, tomemos o problema do cálculo do fatorial de um número.
- O fatorial de um número n, para todo n≥0, é defiido por:

$$n! = \begin{cases} 1, \text{ se } n = 0 \text{ ou } n = 1\\ n*(n-1)!, \text{ se } n > 1. \end{cases}$$

- Exemplo de cálculo recursivo de 4!:
 - 4! = 4 * 3!
 - 3! = 3 * 2!
 - 2! = 2 * 1!
 - 1! = 1
 - 2! = 2 * 1! = 2 * 1 = 2
 - 3! = 3 * 2! = 3 * 2 = 6
 - 4! = 4 * 3! = 4 * 6 = 24

Implementação recursiva do fatorial:

```
int fatorial(int n){
  int resp;
  if(n == 0 || n == 1)
     resp = 1;
  else
     resp = n * fatorial(n - 1);
  return resp;
```

 A <u>análise do tempo de execução</u> de um *algoritmo* recursivo é um pouco diferente dos algoritmos que não possuem recursividade.

- Como visto, a definição do fatorial de um número pode ser representada mediante o cálculo do fatorial de um número menor.
- Tal definição é um exemplo de recorrência.

Assim:

"Uma relação de recorrência, ou simplesmente recorrência, é uma equação ou desigualdade que descreve uma função em termos de seu valor em entradas menores."

 Como a solução do problema de tamanho n depende da solução de problemas de tamanhos menores, o tempo de execução também é representado mediante o tempo de execução do problema para tamanhos menores.

 No exemplo do fatorial, o tempo de execução é representado pela seguinte expressão de recorrência:

$$T(n) = T(n-1) + 1$$

 Assim como o problema do fatorial, <u>existem outros inúmeros</u> <u>problemas</u> que podem ser resolvidos mediante uma *solução recursiva*.

 Quando se compara a eficiência de algoritmos, normalmente existe o interesse em comparar as funções que descrevem as suas complexidades, analisando-as de maneira assintótica e utilizando, para isso, as notações O, Ω e Θ.

 Se uma <u>função T(n)</u> se encontra <u>na forma de uma relação</u> <u>de recorrência</u>, <u>não</u> é possível <u>compará-la</u> com outras funções conhecidas.

Recorrências e Soluções de Recorrências

Método da Expansão.

Exemplo 1: Considere a seguinte relação de recorrência:

$$T(1) = 1$$

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + 1$$

Passo 1: Expansão da Recorrência

Expandimos a recorrência repetidamente:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + 1$$

Substituímos $T\left(\frac{n}{2}\right)$ pela sua própria expansão:

$$T(n) = \left(T\left(\frac{n}{4}\right) + 1\right) + 1 = T\left(\frac{n}{4}\right) + 2$$

Expandindo novamente:

$$T(n) = \left(T\left(\frac{n}{8}\right) + 1\right) + 2 = T\left(\frac{n}{8}\right) + 3$$

Generalizando para o passo k:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2^k}\right) + k$$

Passo 2: Definir o Caso Base

O caso base ocorre quando $\frac{n}{2^k} = 1$, ou seja, $n = 2^k$, o que implica que:

$$k = \log_2 n$$

No caso base, temos $T(1) = \Theta(1)$.

Passo 3: Substituir o Caso Base

Substituindo o valor $k = \log_2 n$ na equação expandida:

$$T(n) = T(1) + \log_2 n$$

Sabemos que T(1) = 1, então:

$$T(n) = 1 + \log_2 n$$

Passo 4: Expressão Final em Notação Assintótica

Finalmente, podemos expressar a solução da recorrência como:

$$T(n) = O(\log n)$$

Portanto, o tempo de execução do algoritmo cresce de forma logarítmica em relação ao tamanho da entrada n.

Exemplo 2: Considere a seguinte relação de recorrência:

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + c$$

Passo 1: Expansão da Recorrência

Expandimos a recorrência repetidamente:

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + c$$

Expandindo $T\left(\frac{n}{2}\right)$:

$$T(n) = 2\left(2T\left(\frac{n}{4}\right) + c\right) + c = 2^2T\left(\frac{n}{4}\right) + 3c$$

Expandindo novamente:

$$T(n) = 2^3 T\left(\frac{n}{8}\right) + 7c$$

Generalizando para o passo k:

$$T(n) = 2^k T\left(\frac{n}{2^k}\right) + (2^k - 1)c$$

Passo 2: Definir o Caso Base

O caso base ocorre quando $\frac{n}{2^k} = 1$, ou seja, $k = \log_2 n$. No caso base, T(1) = d, onde d é uma constante.

Passo 3: Substituir o Caso Base

Substituindo $k = \log_2 n$ na equação expandida:

$$T(n) = 2^{\log_2 n} T(1) + (2^{\log_2 n} - 1)c$$

Sabemos que $2^{\log_2 n} = n$, logo:

$$T(n) = nT(1) + (n-1)c$$

Substituindo T(1) = d:

$$T(n) = n \cdot d + (n-1)c$$

Passo 4: Expressão Final em Notação Assintótica

Finalmente, podemos expressar a solução da recorrência como:

$$T(n) = O(n)$$

Portanto, a complexidade do algoritmo é linear.

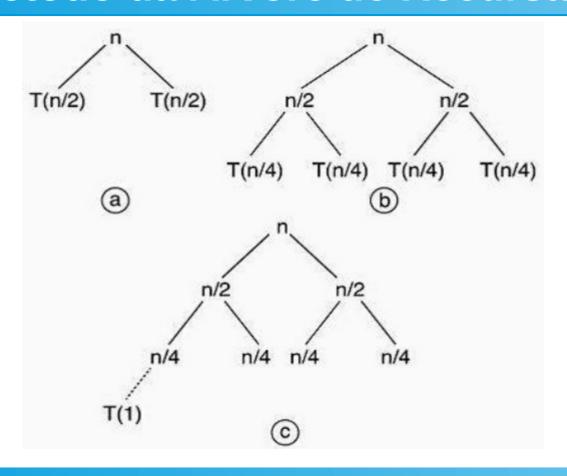
Recorrências e Soluções de Recorrências

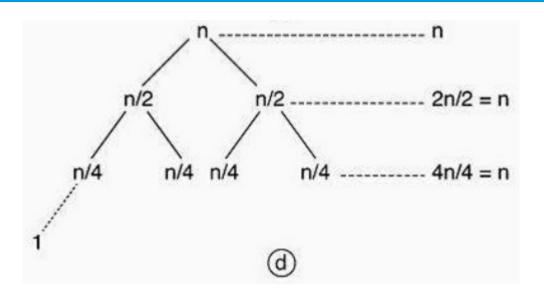
- Este método consiste em desenhar uma árvore cujos nós representam os tamanhos dos problemas correspondentes.
- Cada nível i contém todos os subproblemas de profundidade i.

- Dois aspectos importantes devem ser considerados: a altura da árvore e o número de passos executados em cada nível.
- A <u>solução da recorrência</u>, que é o *tempo de execução* do algoritmo, é a soma de todos os passos de todos os níveis.

Considere a recorrência

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$$





$$T\left(\frac{n}{2^h}\right) = T(1)$$

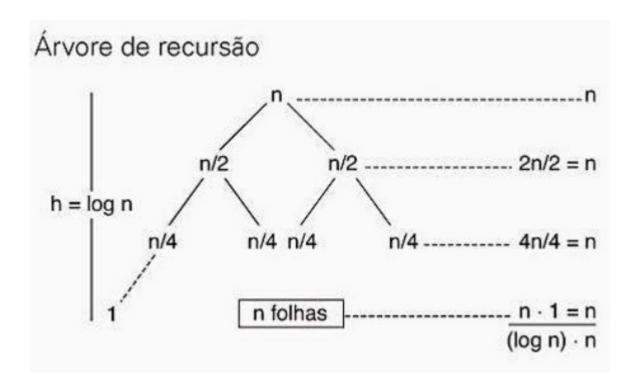
$$\frac{n}{2^h} = 1$$

$$n = 2^h$$

$$\log_2 n = \log_2 2^h$$

$$h = \log_2 n.$$

$$T(n) = \sum_{i=0}^{h} n = n \cdot \sum_{i=0}^{h} 1 = n \cdot (\log_2 n + 1) = O(n \cdot \log_2 n),$$



Recorrências e Soluções de Recorrências

Método Mestre

 Este método apresenta um teorema para resolver quase todas as recorrências T(n) que possuam a forma

$$a \cdot T\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$
, sendo $a \ge 1 eb > 1$

O método possui três casos:

- 1. Se $f(n) = O(n^{\log_b a \varepsilon})$, para alguma constante $\varepsilon > 0$, então $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$.
- 2. Se $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, então $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log n)$.
- 3. Se $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$, para algum $\varepsilon > 0$ e se $a \cdot f\left(\frac{n}{b}\right) \le c \cdot f(n)$ para alguma constante c < 1 e para todo n suficientemente grande, então $T(n) = \Theta(f(n))$.

- **Exemplo 1:** T(n) = 4.T(n/2) + n
 - a = 4, b = 2 e f(n) = n.
 - $n^{\log_b a} = n^{\log_2 4} = n^2.$

Como
$$f(n) = n = O(n^{\log_{\mathbb{R}} a - \varepsilon}) = O(n^{2-\varepsilon})$$
 para $\varepsilon = 1$

, pode-se aplicar o caso 1 do teorema Mestre.

Conclui-se então que a solução da recorrência é

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a}) = \Theta(n^2).$$

- **Exemplo 2:** T(n) = T((2n)/3)+1
 - a = 1, b = 3/2 e f(n) = 1.
 - $n^{\log_{b} a} = n^{\log_{\frac{3}{2}} 1} = n^{0} = 1.$

Como
$$f(n) = 1 = \Theta(n^{\log_b a}) = \Theta(1)$$

, pode-se aplicar o caso 2 do teorema Mestre.

Conclui-se então que a solução da recorrência é

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log n) = \Theta(1 \cdot \log n) = \Theta(\log n).$$

- **Exemplo 3:** $T(n) = 9.T(n/3) + n^3$
 - a = 9, $b = 3 e f(n) = n^3$.
 - $n^{\log_3 9} = n^2.$
- Como $f(n) = n^3 = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}) = \Omega(n^{2+\varepsilon})$, para $\varepsilon = 1$
 - , pode-se aplicar o caso 3 do teorema Mestre desde que se prove também a condição $a \cdot f(n/b) \le c \cdot f(n)$
 - para alguma constante c < 1 e para todo n suficientemente grande.

$$a \cdot f(n/b) \le c \cdot f(n)$$

$$9 \cdot f(n/3) \le c \cdot f(n), \rightarrow f(n) = n^3$$

$$9 \cdot \frac{n^3}{27} \le c \cdot n^3$$

$$\frac{1}{3} n^3 \le c \cdot n^3, c = \frac{1}{3}, n \ge 1.$$

Portanto, de acordo com o caso 3, a solução da recorrência é $T(n) = \Theta(f(n)) = \Theta(n^3)$.

• **Exercício:** Use o método Mestre para fornecer limites assintóticos para as recorrências a seguir:

1.
$$T(n) = 4T(n/2) + n$$
.

2.
$$T(n) = 4T(n/2) + n^2$$
.

3.
$$T(n) = 4T(n/2) + n^3$$
.

Fim da aula