

Teoria da Computação

Guilherme Henrique de Souza Nakahata

Universidade Estadual do Paraná - Unespar

15 de Maio de 2024

- Definição:
 - Uma equação ou inequação que descreve uma função em termos de seu valor sobre em termos da entrada com valor menor;
- Recorrências aparecem quando um algoritmo contém chamadas recursivas para ele mesmo;
- Para resolver uma recorrência:
 - Encontrar uma fórmula explícita de uma expressão;
 - Limitar a recorrência por uma expressão que envolva n ;

Algorithm 1 Fatorial(n)

Require: Um número inteiro n

if $n \leq 1$ **then**

return 1

else

return $n \times \text{Fatorial}(n - 1)$

end if

Algorithm 2 Fibonacci(n)

Require: Um número inteiro n

if $n \leq 1$ **then**

return n

else

return Fibonacci($n - 1$) + Fibonacci($n - 2$)

end if

Algorithm 3 MergeSort(A, p, r)

if $p < r$ **then**

$q \leftarrow \lfloor \frac{p+r}{2} \rfloor$

MergeSort(A, p, q)

MergeSort($A, q + 1, r$)

Merge(A, p, q, r)

end if

Complexidade de Algoritmos Recursivos

- $T(n) = T(n - 1) + n$
 - $\Theta(n^2)$
 - Algoritmo recursivo que a cada loop examina a entrada e elimina um item;
- $T(n) = T(n/2) + c$
 - $\Theta(\log n)$
 - Algoritmo recursivo que divide a entrada em cada passo;
- $T(n) = T(n/2) + n$
 - $\Theta(n)$
 - Algoritmo recursivo que divide a entrada, mas precisa examinar cada item na entrada;
- $T(n) = 2T(n/2) + 1$
 - $\Theta(n)$
 - Algoritmo recursivo que divide a entrada em duas metades e executa uma quantidade constante de operações.

Métodos que veremos:

- Método de Substituição
- Método da Árvore de Recursão
- Método Mestre

- O método consiste de duas etapas:
 - Pressupor uma função como solução;
 - Usar **indução matemática** para encontrar as constantes da definição assintótica;
- Provar no passo da indução exatamente o que foi proposto;
- Provar que $T(n) \leq f(n)$.

- Resolver a recorrência $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$;

- Resolver a recorrência $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$;
- Suposição que $T(n)$ é $O(n^2)$;
- Provar por indução que $T(n) \leq cn^2$.

- Resolver a recorrência $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$;
- Suposição que $T(n)$ é $O(n^2)$;
- Provar por indução que $T(n) \leq cn^2$.

- Resolver a recorrência $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$;
- Suposição que $T(n)$ é $O(n^2)$;
- Provar por indução que $T(n) \leq cn^2$;
- Base: $n = 1$;
 - Sabemos que $T(1) = 1$ e $c \cdot 1^2 = c$;
 - Caso base vale se $c \geq 1$;

Exemplo

- Resolver a recorrência $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$;
- Suposição que $T(n)$ é $O(n^2)$;
- Provar por indução que $T(n) \leq cn^2$;
- Base: $n = 1$;
 - Sabemos que $T(1) = 1$ e $c \cdot 1^2 = c$;
 - Caso base vale se $c \geq 1$;
- Queremos mostrar que $T(n) \leq cn^2$ se $n > 1$;
- Hipótese?

Exemplo

- Resolver a recorrência $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$;
- Suposição que $T(n)$ é $O(n^2)$;
- Provar por indução que $T(n) \leq cn^2$;
- Base: $n = 1$;
 - Sabemos que $T(1) = 1$ e $c \cdot 1^2 = c$;
 - Caso base vale se $c \geq 1$;
- Queremos mostrar que $T(n) \leq cn^2$ se $n > 1$;
- Hipótese: $T(k) \leq ck^2 \forall 1 \leq k < n$;
- Sabemos que $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$;
- Como $\frac{n}{2} < n$ para $n > 1$, vale por hipótese que:
 - $T(\frac{n}{2}) \leq c(\frac{n}{2})^2$;
 - $\frac{cn^2}{4}$
- Logo:

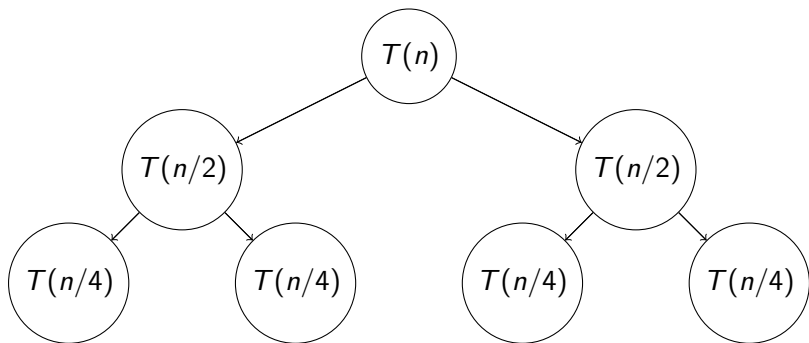
- $T \frac{n}{2} \leq c(\frac{n}{2})^2 = \frac{cn^2}{4};$
- $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n \leq 2(\frac{cn^2}{4}) + n;$
- $\frac{cn^2}{2} + n;$
- $\leq cn^2$

- $T \frac{n}{2} \leq c(\frac{n}{2})^2 = \frac{cn^2}{4};$
- $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n \leq 2(\frac{cn^2}{4}) + n;$
- $\frac{cn^2}{2} + n;$
- $\leq cn^2;$
- $c \geq 2;$
- Provamos por indução que $T(n) \leq cn^2$ ($c = 2$ e $n_0 = 1$).

- Resolva a recorrência $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$ é $\Omega(n^2)$;
- Resolva a recorrência $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$ é $O(n \log n)$;

- Cada nó representa o custo de um único subproblema;
- Durante o processo de chamadas de funções recursivas;
- Permite somar o custo de cada nível da árvore;
- Determinar o custo total pela soma de todos os níveis.

Árvore de Recursão para $T(n) = 2T(n/2) + cn$



- Cada nível da árvore tem custo de cn ;
- Altura da árvore é $\lg n$;
- $O(n \lg n)$;

- $T(n) = 3 T(n/4) + cn^2$
- $T(n) = T(n/3) + T(2n/3) + cn;$

Método Mestre

Introdução

O Método Mestre é um método para resolver recorrências de divisão e conquista. Ele fornece uma estrutura para analisar a complexidade de algoritmos recursivos.

- O método é expresso na forma $T(n) = aT(n/b) + f(n)$.
- a é o número de subproblemas.
- b é o fator pelo qual o tamanho do problema é reduzido em cada chamada recursiva.
- $f(n)$ é o custo da divisão e conquista.

Método Mestre

Caso 1: $f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon})$

Se $f(n)$ é assintoticamente menor que $n^{\log_b a}$ para algum $\varepsilon > 0$, então a solução é $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$.

Exemplo: Considere a recorrência $T(n) = 8T(n/2) + n^2$.

$a = 8, b = 2, f(n) = n^2$.

$\log_b a = \log_2 8 = 3$.

Como $f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon}) = O(n^{3 - \varepsilon})$ para qualquer $\varepsilon > 0$, a solução é $T(n) = \Theta(n^3)$.

Método Mestre

Caso 2: $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

Se $f(n)$ é assintoticamente igual a $n^{\log_b a}$, então a solução é $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$.

Exemplo: Considere a recorrência $T(n) = 2T(n/2) + n$.

$a = 2$, $b = 2$, $f(n) = n$.

$\log_b a = \log_2 2 = 1$.

Como $f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) = \Theta(n^1)$, a solução é $T(n) = \Theta(n \log n)$.

Método Mestre

Caso 3: $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$ e $af(n/b) \leq kf(n)$ para algum $k < 1$ e n suficientemente grande

Se $f(n)$ é assintoticamente maior que $n^{\log_b a}$ e $af(n/b) \leq kf(n)$ para algum $k < 1$ e n suficientemente grande, então a solução é $T(n) = \Theta(f(n))$.

Exemplo: Considere a recorrência $T(n) = 2T(n/2) + n^2$.

$$a = 2, b = 2, f(n) = n^2.$$

$$\log_b a = \log_2 2 = 1.$$

Como $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}) = \Omega(n^{1+\varepsilon})$ para alguma constante $\varepsilon > 0$ ($\varepsilon = 1$)

$$af(n/b) = 2(n/2)^2 = \frac{1}{2}n^2 \leq kf(n).$$

Método Mestre

Caso 3: $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$ e $af(n/b) \leq kf(n)$ para algum $k < 1$ e n suficientemente grande

Se $f(n)$ é assintoticamente maior que $n^{\log_b a}$ e $af(n/b) \leq kf(n)$ para algum $k < 1$ e n suficientemente grande, então a solução é $T(n) = \Theta(f(n))$.

Exemplo: Considere a recorrência $T(n) = 2T(n/2) + n^2$.

$a = 2, b = 2, f(n) = n^2$.

$\log_b a = \log_2 2 = 1$.

Como $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}) = \Omega(n^{1+\varepsilon})$ para alguma constante $\varepsilon > 0$ ($\varepsilon = 1$)

$af(n/b) = 2(n/2)^2 = \frac{1}{2}n^2 \leq kf(n)$ para $k = \frac{1}{2}$, a solução é $T(n) = \Theta(n^2)$.

- 1) $T(n) = 9T(n/3) + n$
- 2) $T(n) = T(2n/3) + 1$
- 3) $T(n) = 2T(n/2) + n \lg n$

- Implemente um algoritmo recursivo e analise sua complexidade de tempo para:
 - Encontrar o máximo elemento em uma lista de números inteiros;
 - Calcular a soma dos elementos de um vetor de números inteiros;
 - Calcule a potência ($T(n)=T(\frac{n}{2})+O(1)$) ;

- LEWIS, H. R.; PAPADIMITRIOU, C. H. **Elementos de Teoria da Computação**. 2 ed. Porto Alegre: Bookman, 2000.
- VIEIRA, N. J. **Introdução aos Fundamentos da Computação**. Editora Pioneira Thomson Learning, 2006.
- DIVERIO, T. A.; MENEZES, P. B. **Teoria da Computação: Máquinas Universais e Computabilidade**. Série Livros Didáticos Número 5, Instituto de Informática da UFRGS, Editora Sagra Luzzato, 1 ed. 1999.

Obrigado! Dúvidas?

Guilherme Henrique de Souza Nakahata

guilhermenakahata@gmail.com

<https://github.com/GuilhermeNakahata/UNESPAR-2024>