

Projeto e Análise de Algoritmos

Flávio L. C. de Moura

02 de maio de 2023

Nas últimas aulas, resolvemos algumas relações de recorrência que expressam o comportamento de algoritmos recursivos. O primeiro método utilizado consiste no *método da substituição* que é composto de duas etapas:

1. Adivinhar/chutar uma solução;
2. Usar indução matemática para provar que o chute está correto.

A primeira etapa pode passar a ideia de que o chute é feito de forma arbitrária e sem critérios, mas isto obviamente não faz sentido. Observe que não precisamos encontrar uma solução exata, mas apenas uma cota para a recorrência em questão, o que em geral é mais fácil. Por exemplo, considere a seguinte relação de recorrência

$$\begin{aligned} T(n) &= 2.T(n-1) + c \\ T(1) &= 1 \end{aligned} \tag{1}$$

onde c é uma constante. Inicialmente, podemos *iterar* a recorrência até que possamos visualizar a forma (ou padrão) da solução:

$$\begin{aligned} T(n) &= 2.T(n-1) + c \\ &= 2.(2.T(n-2) + c) + c \\ &= 2^2.T(n-2) + 2.c + c \\ &= 2^2.T(n-2) + 2.c + c \\ &= 2^2.(2.T(n-3) + c) + 2.c + c \\ &= 2^3.T(n-3) + 2^2.c + 2.c + c \\ &= \dots \text{(aqui podemos inferir um padrão)} \\ &= 2^{n-1}.T(n - (n-1)) + 2^{n-2}.c + \dots + 2^2.c + 2.c + c \\ &= 2^{n-1}.T(1) + \sum_{i=0}^{n-2} 2^i.c \\ &= 2^{n-1} + c. \sum_{i=0}^{n-2} 2^i \\ &= 2^{n-1} + c.(2^{n-1} - 1) \\ &= (c+1).2^{n-1} - c \end{aligned}$$

Agora podemos utilizar indução para verificar que a solução encontrada é correta. A indução é sobre $n \geq 1$. A base da indução ($n = 1$) nos dá que $T(1) = (c+1).2^{1-1} - c = c+1 - c = 1$ que coincide com a condição de contorno dada em (1). No passo indutivo ($n > 1$), temos $T(n) = 2.T(n-1) + c \stackrel{h.i.}{=} 2.((c+1).2^{n-2} - c) + c = 2.(c+1).2^{n-2} - 2.c + c = (c+1).2^{n-1} - c$ como queríamos concluir. Esta solução nos permite concluir que $T(n) = \Theta(2^n)$.

Uma questão que surgiu na aula passada foi sobre a recorrência $T(1) = \Theta(1), T(n) = 3T(n/3+5) + n/2$, e o que argumentamos é o *aumento* em 5 não deveria alterar o comportamento assintótico da recorrência dada em relação à recorrência $T(1) = \Theta(1), T(n) = 3T(n/3) + n/2$. Podemos verificar esta afirmação da seguinte forma: podemos utilizar o Teorema Mestre para obtermos uma solução da recorrência $T(1) = \Theta(1), T(n) =$

$3T(n/3) + n/2$, e utilizar esta solução como chute para $T(1) = \Theta(1), T(n) = 3T(n/3 + 5) + n/2$ via o método da substituição.

Vimos duas versões do Teorema Mestre. A primeira pode ser encontrada em [3]:

Teorema 1. *Seja $T(n)$ uma função eventualmente não-decrescente que satisfaz a recorrência*

$$T(n) = a.T(n/b) + f(n), \quad \text{para } n = b^k, k = 1, 2, 3, \dots$$

$$T(1) = c$$

onde $a \geq 1, b \geq 2$ e $c \geq 0$. Se $f(n) = \Theta(n^d)$, onde $d \geq 0$, então

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(n^{\log_b a}), & \text{se } a > b^d \\ \Theta(n^d \cdot \lg n), & \text{se } a = b^d \\ \Theta(n^d), & \text{se } a < b^d \end{cases}$$

E a segunda versão, um pouco mais geral, está disponível em [1]:

Teorema 2. *Sejam $a \geq 1$ e $b > 1$ constantes, $f(n)$ uma função assintoticamente positiva, e $T(n)$ definida nos inteiros não-negativos pela recorrência $T(n) = a.T(n/b) + f(n)$, onde n/b deve ser interpretado como $\lfloor n/b \rfloor$ ou $\lceil n/b \rceil$. Então $T(n)$ tem as seguintes cotas assintóticas:*

1. Se $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$ para alguma constante $\epsilon > 0$, então $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$;
2. Se $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, então $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \lg n)$;
3. Se $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$ para alguma constante $\epsilon > 0$, e se $a.f(n/b) \leq c.f(n)$ para alguma constante $c < 1$, então para todo n suficientemente grande, temos que $T(n) = \Theta(f(n))$.

Em ambos os casos, obtemos $T(n) = \Theta(n \cdot \lg n)$ como solução da recorrência $T(1) = \Theta(1), T(n) = 3T(n/3) + n/2$. Utilizaremos esta solução para encontrarmos um chute e, via o método da substituição, mostraremos que este chute é solução da recorrência $T(1) = \Theta(1), T(n) = 3T(n/3 + 5) + n/2$. Para que possamos utilizar indução, precisamos remover a notação assintótica da solução. Um outro aspecto importante é que o método da substituição é bastante eficiente para estabelecer tanto cota superior quanto inferior de uma recorrência, mas normalmente não é uma boa ideia estabelecer ambas as cotas simultaneamente.

Exercício 3. *Mostre que a recorrência $T(1) = \Theta(1), T(n) = 3T(n/3 + 5) + n/2$ tem solução $T(n) = O(n \cdot \lg n)$.*

Assim, o método da substituição pode ser visto como uma forma para provar cotas assintóticas de uma recorrência por indução. A escolha de um chute, quando não for obtido iterativamente como no primeiro exemplo, exige diversos cuidados. Para maiores detalhes, recomendamos a leitura da Seção 4.3 de [1] e/ou da nova edição [2].

Uma outra questão interessante que surgiu na aula passada inclui alguns casos de recorrências onde o Teorema Mestre não se aplica. A recorrência $T(n) = 2T(n/2) + n \cdot \lg n$ aparentemente cai no caso 3 do Teorema Mestre porque $n \cdot \lg n$ é assintoticamente limitada inferiormente por $n = n^{\lg 2}$. Mas o problema é que ela não polinomialmente maior: de fato, para que o caso 3 aplicasse precisaríamos que $n \cdot \lg n = \Omega(n^{1+\epsilon})$ para algum $\epsilon > 0$. Ou seja, $n \cdot \lg n \geq c \cdot n^{1+\epsilon} \implies \lg n \geq c \cdot n^\epsilon$ mas esta última desigualdade não vale para nenhum $\epsilon > 0$. Para mostrar este fato, prove o teorema a seguir (disponibilizado como exercícios no pdf das aulas 5 e 6 (<http://flaviomoura.info/files/paa-2023-1-aulas05e06.pdf>)):

Teorema 4. $\lg n = o(n^\alpha), \forall \alpha > 0$. *Ou seja, a função logaritmo cresce mais lentamente do que qualquer potência de n (incluindo potências fracionárias)*

onde

Definição 5. *Seja $g(n)$ uma função dos inteiros não-negativos nos reais positivos. Definimos, $o(g(n)) = \{f(n) : \text{para qualquer constante positiva } c, \text{ existe uma constante positiva } n_0 \text{ tal que } 0 \leq f(n) < c \cdot g(n), \forall n \geq n_0.\}$*

Outro exercício interessante consiste em mostrar que qualquer polinômio cresce mais lentamente do que qualquer função exponencial:

Teorema 6. $n^k = o(2^n), \forall k > 0$. Ou seja, potências de n crescem mais lentamente que a função exponencial 2^n . Mais ainda, potências de n crescem mais lentamente do que qualquer função exponencial $c^n, c > 1$.

Referências

- [1] T. H. Cormen, C. E. Leiserson, R. L. Rivest, and C. Stein. *Introduction to Algorithms, Third Edition*. The MIT Press, 3rd edition, 2009.
- [2] Thomas H. Cormen, Charles E. Leiserson, Ronald L. Rivest, and Clifford Stein. *Introduction to Algorithms*. MIT Press, Cambridge, MA, USA, fourth edition, April 2022.
- [3] A. V. Levitin. *Introduction to the Design and Analysis of Algorithms, Third Edition*. Addison-Wesley Longman Publishing Co., Inc., Boston, MA, USA, 2012.