# Complexidade de Algoritmos (parte 3)

#### Prof. Jefferson T. Oliva

Algoritmos e Estrutura de Dados 2 (AE43CP) Engenharia de Computação Departamento Acadêmico de Informática (Dainf) Universidade Tecnológica Federal do Paraná (UTFPR) Campus Pato Branco





### Sumário

- Recorrência
- Resolução de Recorrências
  - Método da substituição
  - Método da iteração
  - Método da árvore de recursão
  - Método mestre

## Introdução

- Na aula anterior foi abordada a análise de complexidade de algoritmos
  - No entanto, analisamos apenas algoritmos iterativos
- Como é feita a análise de complexidade de algoritmos recursivos?

```
sub_rotina fatorial(n: numérico)
Início
  declare aux numérico;
  se n = 1
    então aux ← 1;
    senão aux ← n * fatorial(n - 1);
  fatorial ← aux;
Fim
```

### Introdução

- O exemplo apresentado anteriormente é obviamente O(n), tanto para o tempo de execução quanto para espaço
- Se a recursão é um "disfarce" da repetição (geralmente uma má aplicação da recursão), basta analisá-la como tal

```
sub_rotina fatorial(n: numérico)
Início
declare aux numérico;
declare i numérico;
aux \leftarrow 1;
para i \leftarrow 0 até n faça
aux \leftarrow aux + i * aux;
fatorial \leftarrow aux;
```

## Introdução

- Em muitos casos (até para recursividade mal empregada), é difícil transformar a sub-rotina em iteração
  - Pode ser necessário a análise de recorrência para analisar o desempenho do algoritmo

Sumário

## Recorrência

- Função matemática que descreve sequências/conjuntos em termos de seu valor em entradas anteriores
  - Comumente aplicada para a análise de algoritmos de divisão-e-conquista
- Análise de recorrência
  - Caso base (1): tempo de execução constante (critério de parada)
  - Caso indutivo (2): quando o teste para o caso base falha, ou seja, o algoritmo não é executado em tempo constante
- Uma recorrência pode ter mais de um caso base e/ou caso indutivo

- Exemplo de uso de recorrência:
  - Números de Fibonacci
    - 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34, ...
    - fib(0) = 0, fib(1) = 1, fib(n) = fib(n 1) + fib(n 2)

```
sub_rotina fib(n: numérico)
Início
  declare aux numérico;
  se n = 0
    então aux ← 0
    senão se n = 1
        então aux ← 1
        senão aux ← fib(n - 1) + fib(n - 2);
    fib ← aux
```

- Seja T(n) o tempo de execução da função
  - Caso 1 (base): o tempo de execução é constante
    - se n=0 o custo é para comparar o valor n+ atribuir o valor 1 para aux+ atribuir o valor de aux ao nome da função (retorno), ou seja, T(0)=3
    - n=1, o custo é para falhar na comparação do valor n com zero + comparar n com 1 + atribuir o valor 1 para aux + atribuir o valor de aux ao nome da função (retorno), ou seja, T(1)=4
  - Caso 2 (indução): se n>1, quando falha a segunda comparação (custo 2 até o momento), é feita uma atribuição + uma soma + duas chamadas recursivas + duas subtrações + uma atribuição o valor de aux ao nome da função, o que resulta na recorrência T(n)=T(n-1)+T(n-2)+7

 O problema recursivo apresentado pode ser representado na seguinte forma:

$$T(n) = \begin{cases} 3, & \text{se } n = 0 \\ 4, & \text{se } n = 1 \\ T(n-1) + T(n-2) + 7, & \text{se } n > 1 \end{cases}$$

• Exemplo de uso de recorrência para a análise de espaço:

```
sub_rotina fib(n: numérico)
Início
  declare aux numérico;
  se n = 0
    então aux ← 0
    senão se n = 1
        então aux ← 1
        senão aux ← fib(n - 1) + fib(n - 2);
  fib ← aux
```

- Seja T(n) o espaço necessário função
  - Caso (base):
    - se n=0 ou n=1, precisamos de três unidades de espaço (1 para n, 1 para aux e outro para o retorno), ou seja, T(0)=T(1)=3
  - Caso 2 (indução): se n>1, são realizadas duas chamadas recursivas, ou seja, há mais alocação de espaço, resultando na recorrência T(n)=T(n-1)+T(n-2)+3, sendo que o valor 3 ocorre da mesma forma que o caso base (1 para n, 1 para aux e outro para o retorno)

 O espaço do problema recursivo apresentado pode ser representado na seguinte forma:

$$T(n) = \begin{cases} 3, & \text{se } n = 0 \text{ ou } n = 1 \\ T(n-1) + T(n-2) + 3, & \text{se } n > 1 \end{cases}$$

## Sumário

## Resolução de Recorrências

- Diversas técnicas podem ser aplicadas para a resolução de recorrências
  - Método da substituição
  - Método da iteração
  - Método mestre
  - Método da árvore de recursão

#### Método da substituição

- Propõe chutar uma fórmula para recorrência
- Após, chute deve ser verificado se funciona para o caso base (substituir o valor de n para o valor que acarreta no caso base)
- Em seguida, é demonstrado que a fórmula está correta através da indução matemática
- Formas de fazer bons chutes
  - Ter "boa base" matemática (experiência)
  - Usar árvores de recursão (veremos mais adiante)
  - Utilizar o resultado de outras formas de análise de recorrência (e.g. método da iteração)

#### Método da substituição

Exemplo

$$T(n) = \begin{cases} 1, & \text{se } n = 1 \\ T(n-1) + 3n + 2, & \text{se } n > 1 \end{cases}$$

• Chute: 
$$T(n) = \frac{3n^2 + 7n}{2} - 4$$

#### Método da substituição

### Exemplo

$$T(n) = \begin{cases} 1, & \text{se } n = 1 \\ T(n-1) + 3n + 2, & \text{se } n > 1 \end{cases}$$

- Chute:  $T(n) = \frac{3n^2 + 7n}{2} 4$
- Resolução:

Caso base 
$$(n = 1)$$
:  $T(1) = \frac{3*1^2+7*1}{2} - 4 = 5 - 4 = 1$ 

Indução: suponha que o chute vale para n-1  $T(n-1)=\frac{3(n-1)^2+7(n-1)}{2}-4$ 

#### Temos:

$$T(n) = T(n-1) + 3n + 2 = \frac{3(n-1)^2 + 7(n-1)}{2} - 4 + 3n + 2$$

$$= \frac{3n^2 - 6n + 3 + 7n - 7}{2} + 3n - 2 = \frac{3n^2 + n - 4}{2} + 3n - 2$$

$$= \frac{3n^2 + 7n}{2} - 4, \text{ ou seja, a complexidade \'e } O(n^2)$$

#### Método da iteração

- É uma forma do método da substituição onde a recorrência é expandida (iterada) e expressada como um somatório em termos de n
- Exemplo:

$$\mathcal{T}(n) = \left\{ egin{array}{lll} 1, & ext{se } n = 0 \ & & & & & \\ \mathcal{T}(n-1) + n, & ext{se } n > 0 \end{array} 
ight.$$

#### Método da iteração

- É uma forma do método da substituição onde a recorrência é expandida (iterada) e expressada como um somatório em termos de n
- Exemplo:

$$T(n) = \left\{ egin{array}{ll} 1, & ext{se } n = 0 \ & & & & \\ T(n-1)+n, & ext{se } n > 0 \end{array} 
ight.$$

```
Resolução: Expandindo a recorrência, temos T(n) = T(n-1) + n = T(n-1-1) + n + (n-1) = T(n-2-1) + n + (n-1) + (n-2) = T(n-3-1) + n + (n-1) + (n-2) + (n-3) = T(n-k) + \sum_{i=0}^{k-1} (n-i) Substituindo k por n, temos: T(n) = T(0) + \sum_{i=0}^{n-1} (n-i) T(n) = 1 + \frac{n(n+1)}{2}, ou seja, a complexidade é O(n^2)
```

#### Método da iteração

• Exemplo 2:

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

- -> Observe que a recorrência acima não possui um valor inicial
- -> Neste caso, podemos definir o valor inicial de acordo com a nossa preferência
- -> Para este tipo de recorrência, geralmente, o interesse é a obtenção do limite assintótico

### Exemplo 2:

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

#### Resolução

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

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

$$= T(n/8) + 1 + 1 + 1$$

$$= T(n/16) + 1 + 1 + 1 + 1$$
...
$$= T(n/2^{k}) + k$$

- -> Considerando que n seja potência de 2 e que a iteração segue até  $\mathcal{T}(1)$ , temos  $n=2^k$ , ou seja,  $k=\log n$
- -> Assumindo que T(1)=0, temos:  $T(n)=T(n/2^{\log n})+\log n=T(n/n)+\log n=T(1)+\log n=0+\log n$   $T(n)=\log n$ , ou seja, a complexidade é  $O(\log n)$

### Exemplo 2:

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

#### Resolução (2)

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

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

$$= T(n/8) + 1 + 1 + 1$$

$$= T(n/16) + 1 + 1 + 1 + 1$$
...
$$= T(n/k) + \log k$$

-> Considerando que k=n e que a iteração segue até T(1)=0 temos:  $T(n)=T(n/n)+\log n=T(1)+\log n=0+\log n$   $T(n)=\log n$ , ou seja, a complexidade é  $O(\log n)$ 

- Possibilita a definição de complexidades assintóticas para recorrências que apresentam as seguintes condições:
  - $T(n) = aT(\frac{n}{b}) + f(n)$
  - *a* ≥ 1 e *b* > 1
- Caso a recorrência atenda essas condições, as seguintes situações devem ser analisadas:
  - ① Se  $f(n) \in O(n^{\log_b a \epsilon})$  para a constante  $\epsilon > 0$ , então  $T(n) \in \Theta(n^{\log_b a})$
  - $oxed{2}$  Se  $f(n) \in \Theta(n^{\log_b a})$ , então  $T(n) \in \Theta(n^{\log_b a} \log_2 n)$
  - ③ Se  $f(n) \in \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$  para a constante  $\epsilon > 0$ , e se  $af\left(\frac{n}{b}\right) \le cf(n)$ , para a constante c < 1 e n suficientemente grande, então  $T(n) \in \Theta(f(n))$

Método mestre

• Exemplo 1:

$$T(n) = 9T\left(\frac{n}{3}\right) + n$$

### • Exemplo 1:

Método mestre

$$T(n) = 9T\left(\frac{n}{3}\right) + n$$

Resolução: a = 9

$$b = 3$$
$$f(n) = n$$

$$\log_b a = \log_3 9 = 2$$

$$f(n) \in O(n^{\log_3 9 - \epsilon})$$
, para  $\epsilon = 1$  (situação 1)

$$n \in O(n)$$

Então, 
$$T(n) \in \Theta(n^{\log_b a})$$
, ou seja  $\Theta(n^{log_3 9}) = \Theta(n^2)$ 

Se o objetivo é obter a complexidade no pior caso, o termo acima pode ser representado em termos de big-oh:  $O(n^2)$ 

Método mestre

• Exemplo 2:

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

### Exemplo 2:

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

```
Resolução: a=1 b=3/2 f(n)=1 \log_b a=\log_{3/2} 1=0 f(n)\in\Theta(n^0) (situação 2) 1\in\Theta(1)
```

Então, 
$$T(n) \in \Theta(n^{\log_b a} \log_2 n)$$
, ou seja  $\Theta(n^{\log_{3/2} 1} \log_2 n) = \Theta(\log_2 n)$ 

Método mestre

• Exemplo 3:

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

### Exemplo 3:

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

```
Resolução: \begin{aligned} &a=2\\ &b=2\\ &f(n)=n^2\\ &\log_b(a)=\log_22=1\\ &f(n)\in\Omega(n^{\log_22+\epsilon})\text{, para }\epsilon=1\text{ (situação 3)}\\ &n^2\in\Omega(n^2)\\ &af\left(\frac{n}{b}\right)=2\left(\frac{n}{2}\right)^2=\frac{n^2}{2}\\ &\frac{n^2}{2}\leq cf(n)\text{, para }c=\frac{1}{2}\end{aligned}
```

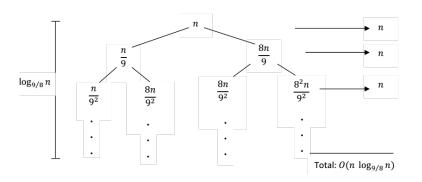
Então, 
$$T(n) \in \Theta(f(n))$$
, ou seja  $\Theta(n^2)$ 

#### Método árvore de recorrência

- Similar ao método da iteração
- Permite visualizar melhor os termos da recorrência à medida que eles são expandidos (mais amigável)
- Nesse método, uma árvore é desenvolvida nível a nível, representando as recursões
- Em cada nível/nó da árvore são acumulados os tempos necessários para o processamento
- No final, a estimativa do tempo do problema é obtida

### • Exemplo:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{9}\right) + T\left(\frac{8n}{9}\right) + n$$



## Referências I

- Cormen, T. H.; Leiserson, C. E.; Rivest, R. L.; Clifford, S. Algoritmos: teoria e prática. Elsevier, 2012.
- Horowitz, E., Sahni, S. Rajasekaran, S. Computer Algorithms.
  Computer Science Press, 1998.
- Rosa, J. L. G.
  Análise de Algoritmos parte 1. SCC-201 Introdução à Ciência da Computação II.
  Slides. Ciência de Computação. ICMC/USP, 2016.
- Ziviani, N.

  Projeto de Algoritmos com implementações em Java e C++.

  Thomson, 2007.