



UNIVERSIDADE FEDERAL DE PELOTAS  
PROGRAMA DE PÓS-GRADUAÇÃO EM COMPUTAÇÃO  
TEORIA DA COMPUTAÇÃO



# COMPLEXIDADE DE ESTRUTURAS ALGORÍTMICAS

Professora: Simone Costa

Autores: Matheus de Luna Dobke  
Patrícia Teixeira Davet  
Thiago Ferreira Pontes.

Pelotas, junho de 2014

# Complexidade de Estruturas Algorítmicas

Entre as medidas de complexidade, a complexidade no pior caso é o critério de avaliação mais utilizado. Neste trabalho será apresentada uma metodologia de cálculo de complexidade pessimista, baseada em estruturas algorítmicas.

## 1. Equações de Complexidade Pessimista:

Analisando a estrutura do algoritmo é possível obter a sua complexidade, passo a passo, através da complexidade de suas componentes. É necessário, para tal, a complexidade de suas componentes básicas e saber como combinar complexidades de componentes.

Neste âmbito será realizado um estudo das principais estruturas algorítmicas: atribuição, sequência, condicional, for e while a fim de estabelecer equações de complexidade para cada uma dessas componentes básicas.

### 1.1 Atribuição

A atribuição é apresentada na forma:

$a \leftarrow b;$

A complexidade associada a esta estrutura depende do tipo dos dados atribuídos.

$$c(a \leftarrow b) = c(\leftarrow) + c(b) \quad (1.1-1)$$

Onde  $c(\leftarrow)$  é a complexidade da atribuição para um tipo de dado  $a$ . Assim,  $c(\leftarrow)$  pode ser a complexidade da inserção de um nodo num grafo se  $a$  é tipo grafo, a atualização de uma matriz se  $a$  é uma matriz, ou uma operação simples, como a atribuição de um valor inteiro a uma variável. A atribuição pode ainda requerer uma avaliação de  $b$ , que pode ser uma expressão ou uma função. Nestes casos, existe um esforço computacional associado à operação de atribuição  $c(\leftarrow)$  propriamente dita e um esforço associado à avaliação de  $b$ .

Exemplos:

- a) Para variáveis inteiras  $i$  e  $j$ :
- $i \leftarrow 0$  {inicialização},
  - $j \leftarrow i$  {transferência}.

Ambas tem complexidade constante:  $\Theta(1)$ .

- b) Para lista  $v$  de inteiros e variável inteira  $m$ :
- $m \leftarrow \text{Max}(v)$  {valor máximo}.

Esta atribuição envolve (sendo  $n$  o comprimento da lista em  $v$ ):

- determinar o máximo da lista  $v$ , com complexidade  $\Theta(n)$ ;
- transferir este valor, com complexidade  $\Theta(1)$ .

Portanto sua complexidade tem ordem linear, que é a de maior ordem:  $\Theta(n)$ .

- c) Para listas  $u$ ,  $v$  e  $w$ :
- $u \leftarrow v$  {transfere lista},
  - $w \leftarrow \text{Reversa}(v)$  {inverte lista}.

A atribuição de transferência transfere cada elemento da lista  $v$ , tendo complexidade  $\Theta(n)$ , para uma lista  $w$  com comprimento  $n$ .

A atribuição  $w \leftarrow \text{Reversa}(v)$  envolve (sendo  $n$  o comprimento da lista em  $v$ ):

- inverter a lista, com complexidade  $\Theta(n)$ ;
- transferir os elementos da lista invertida, com complexidade  $\Theta(n)$ .

Sua complexidade tem ordem  $n + n$ , isto é  $O(n)$ .

## 1.2 Sequência

Esta estrutura tem a forma:

**a; b;**

A complexidade da sequência é a soma das complexidades de suas componentes. A execução de **a**, entretanto pode alterar o volume de dados para **b**, então:

$c(\mathbf{a}; \mathbf{b})(n) = c(\mathbf{a})(n) + c(\mathbf{b})(t(n))$  onde,  $t(n)$  é o tamanho da entrada após a execução de **a**, dado que antes da execução era  $n$ . (1.2-1)

A ordem de execução de uma sequência é importante no cálculo da complexidade, a qual pode variar sensivelmente com uma alteração dessa ordem. A complexidade varia quando a execução de **a** altera o tamanho do problema sobre qual **b** vai atuar.

Exemplos:

- a) Considere o trecho de algoritmo:  
 $v \leftarrow \text{Reversa}(u); w \leftarrow \text{Ordene}(v);$

onde  $\text{Reversa}$  e  $\text{Ordene}$  tem complexidades  $\Theta(n)$  e  $O(n^2)$ , respectivamente. O algoritmo composto tem complexidade de ordem  $n + n^2$ , isto é  $O(n^2)$ .

- b) Dados algoritmos  $\text{Prim}(u)$  e  $\text{Buscab}(a,v)$ , considere a sequência  
 $v \leftarrow \text{Prim}(u); \text{Buscab}(a,v).$

Vamos supor que:

-  $\text{Prim}(u)$  dá como saída a primeira metade da lista em  $u$ , com comprimento  $\lfloor n/2 \rfloor$ , e tem complexidade  $\Theta(n)$  (sendo  $n$  o comprimento da lista em  $u$ );

$\text{Buscab}(a,v)$  procura **a** na lista  $v$ , com complexidade  $O(\log m)$ , para lista  $v$  com comprimento  $m$ .

Assim, o algoritmo tem complexidade de ordem:  $n + \log \lfloor n/2 \rfloor$ , ou seja,  $O(n)$ .

## 1.3 Condicional

A estrutura condicional pode apresentar-se de diversas formas, sendo a mais usual:

if **a** then **b** else **c**

A complexidade desta estrutura é definida pela complexidade da avaliação da condição **a** mais a complexidade de **b** ou a complexidade de **c**, conforme o critério de complexidade a ser utilizado. Como está se tratando de complexidade no pior caso, a complexidade é definida como a complexidade de **a** mais a complexidade máxima entre **b** e **c**. Ou seja;

$c(\text{if } \mathbf{a} \text{ then } \mathbf{b} \text{ else } \mathbf{c}) = c(\mathbf{a}) + \max(c(\mathbf{b}), c(\mathbf{c}))$  (1.3-1)

Ocorre, porém, que  $\max$  não tem uma interpretação padrão nesse caso, que  $c(\mathbf{b})$  e  $c(\mathbf{c})$  não são simples naturais, mas sim funções de  $\mathbb{N}$  em  $\mathbb{N}$ .

Frequentemente, a partir de certo ponto,  $f(n)$  fica sempre maior do que  $g(n)$ , ou vice-versa. Então, parece razoável tomar  $f$  ou  $g$  como  $\max(f,g)$ , conforme o caso. Entretanto, pode acontecer a não existência dessa dominância.

Para exemplificar esta situação, pode-se imaginar um algoritmo que manipula grafos e efetua duas operações, uma cuja complexidade depende exclusivamente do número de arestas e outra cuja complexidade varia exclusivamente com o número de nodos. A função da entrada do algoritmo tem duas componentes: número de arestas e número de nodos, combinados de alguma forma (somados, por exemplo). O algoritmo constitui-se de um condicional cujo ramo `then` efetua uma das operações, por exemplo aquela dependente do número de arestas, e o ramo `else` efetua a outra operação. Aumentando o número de arestas, aumenta somente a complexidade do ramo `then` e aumentando o número de nodos, somente aumenta a complexidade do ramo `else`. Desta forma, aumentando convenientemente a entrada, a complexidade de cada ramo pode superar a do outro. Nesse ponto, o máximo ponto a ponto pode ser usado, i.e., a função:

$$\max(f,g)(n) := \max(f(n),g(n)).$$

Uma solução simplista, mas muitas vezes usada, é utilizar como máximo a soma ponto a ponto das duas funções:  $\max(f,g) = f + g$ , com

$$(f+g)(n) := f(n) + g(n).$$

Na verdade, há várias possíveis escolhas para máximo assintótico de funções de naturais. Para definir o máximo entre funções, é preciso ter uma relação de ordem entre elas.

A estrutura condicional também pode apresentar-se num modo mais simples sem a presença do `else`:

if **a** then **b** neste caso, a complexidade desta estrutura é simplificada:

$$c(\text{if } \mathbf{a} \text{ then } \mathbf{b}) = c(\mathbf{a}) + c(\mathbf{b}) \quad (1.3-2)$$

#### 1.4 Iteração Não Condicional ou Definida (Estrutura For)

O caso mais simples de iteração não condicional (ou definida) é:

for **k = i** to **j** do **a**

A execução da iteração causa a execução de **a** ( $j-i+1$ ) vezes, com o valor de **k** variando de **i** até **j**. Considerando-se que os valores de **i** e **j** não são alterados na execução de **a**, o número de iterações é determinado por ( $j-i+1$ ). Pode ocorrer, entretanto, a situação onde a complexidade de execução de **a** varia a cada iteração, por exemplo, alterando o tamanho da entrada, então tem que ser considerada a complexidade de cada iteração executada. Por estas razões, a complexidade desta estrutura tem dois casos a serem considerados: Se a complexidade de execução de **a** não varia durante a iteração:

$$c(\text{for } \mathbf{k} = \mathbf{i} \text{ to } \mathbf{j} \text{ do } \mathbf{a}) = (j-i+1) \cdot c(\mathbf{a}) \quad (1.4-1)$$

Se a complexidade da execução de **a** varia durante a iteração, tem-se que:

$$c(\text{for } \mathbf{k} = \mathbf{i} \text{ to } \mathbf{j} \text{ do } \mathbf{a})(n) = \sum_{k=i}^{j-i} c(\mathbf{a})(t^k(n)) \quad (1.4-2)$$

onde  $t(n)$  é o tamanho da entrada após a execução de **a** dado que antes da execução era  $n$  e  $t^k(n) = t(t^{k-1}(n))$  se  $k \geq 1$  e  $t^0(n) = n$  e  $t^{k+1}(n) = t^k(t(n))$ .

Exemplos:

a) Para variável inteira  $m$ :

para  $k$  de 1 até 20 faça

$m \leftarrow m+1$

Sua complexidade tem ordem constante  $O(20)$  devido ao cálculo da equação de complexidade resultar na constante 20, pois o número de iterações ( $j-i+1=20$ ) vezes 1 (complexidade de **a**, que é uma atribuição) = 20.

b) Considere a iteração definida:

para  $k$  de 1 até  $n-1$  faça

Troca( $A[k]$ ,  $A[k+1]$ );

Onde Troca( $A[p]$ ,  $A[q]$ ) troca de posição os elementos  $A[p]$  e  $A[q]$  no vetor  $a[1..n]$ , com complexidade constante  $O(1)$ , digamos.

Assim, cada iteração mantém fixo o tamanho do vetor  $A[1..n]$  de entrada.

São executados  $(n-1)$  trocas sucessivamente:

Troca( $A[1]$ ,  $A[2]$ ), Troca( $A[2]$ ,  $A[3]$ ),....., Troca( $A[n-1]$ ,  $A[n]$ );

Cada uma delas com mesma complexidade  $O(1)$ .

A iteração definida tem complexidade de ordem:

$1+1+1\dots+1$  ( $n-1$ ) vezes

Assim teremos complexidade:

$c(\text{para } k \text{ de } 1 \text{ até } n-1 \text{ faça Troca}(A[k], A[k+1])) =$

$= O((n-1) \cdot 1) = O(n)$ .

c) Considere a iteração definida:

para  $k$  de 1 até  $n$  faça **a** onde

$c(a)$  é um polinômio de grau  $m$ , i.e.  $c(a)(n) = O(n^m)$ ; e

$\text{tam}(a(d)) = \text{tam}(d) - 1$  (portanto  $a(n) = n-1$  e  $a^k(n) = n - k$ ).

Neste caso, temos

$c(\text{para } k \text{ de } 1 \text{ até } n \text{ faça } a)(n) = O(\sum_{k=1}^n (n - 1)^m)$ .

Pode-se mostrar que  $\sum_{k=1}^n (n - 1)^m = O(n^{m+1})$ . Portanto a complexidade para a iteração é  $O(n^{m+1})$ .

## 1.5 Iteração Condicional ou Indefinida (Estrutura While)

As estruturas de iteração condicional (ou indefinida) podem assumir várias formas. A forma vista a seguir será o while, mas o tratamento para as demais estruturas é similar.

while **a** do **b**

Neste tipo de iteração **b** será executado sucessivamente enquanto a condição **a** for satisfeita, possivelmente com alteração no volume dos dados.

$$c(\text{while } \mathbf{a} \text{ do } \mathbf{b})(n) = c(\mathbf{a}) (t^k(n)) + \sum_{i=0}^{k-1} c(\mathbf{a}) + c(\mathbf{b})(t^i(n)) \quad (1.5-1)$$

Exemplos:

- a) Fatorial de natural n:  
 $f \leftarrow 1; i \leftarrow n$  {inicializações};  
 enquanto  $i > 1$  faça  $f \leftarrow f \cdot i; i \leftarrow i-1$  fim enquanto {iteração}.

Sua complexidade tem ordem  $(n-1) \cdot 1 : O(n)$ .

- b) Considere a seguinte iteração indefinida  
 enquanto  $1 \leq i \leq n$  faça  
     Buscas(A[i], B[i..n]);  $i \leftarrow i+1$  fim enquanto

Onde Buscas procura **a** na parte [i..n] (de j até n) do vetor B, com complexidade  $O(m)$  (onde  $m := n-i+1$ ).

Assim, cada iteração consiste de uma busca em um vetor de dimensão  $m := n-i+1$ .

Desprezando o teste, a iteração indefinida tem complexidade pessimista.

$$\begin{aligned} c(\text{enquanto } 1 \leq i \leq n \text{ faça Buscas(A[i], B[1..i]); } i \leftarrow i+1 \text{ fim enquanto}) &= \\ &= O\left(\sum_{i=0}^{h(n)-1} c(\text{Buscas(A[i], B[1..i]); } i \leftarrow i+1)\right) (s^i(n)). \end{aligned}$$

Neste caso, temos:

$$\begin{aligned} c(\text{Buscas(A[i], B[1..i]); } i \leftarrow i+1) (m) &= O(m); \\ h(n) &= n \text{ e } s(m) = m-1 \text{ (dando } s^i(m) = m-i \text{).} \end{aligned}$$

$$\text{Logo } c(\text{Buscas(A[i], B[1..i]); } i \leftarrow i+1) (s^i(n)) = O(n-1)$$

$$\text{Como } \sum_{i=0}^{n-1} (n-i) = O(n^2).$$

Portanto, a ordem de complexidade desta iteração indefinida é quadrática  $O(n^2)$ .

Referência.

[1] Toscani, Laura Vieira; Veloso, Paulo A.S.– *Complexidade de Algoritmos* – Série Livros Didáticos– Instituto de Informática da UFRGS, 2002.