Complexidade de Algoritmos

Disciplina: Estruturas de Dados

Professor: Marcelo Andrade Teixeira

Introdução

- Um <u>algoritmo</u> é um processo sistemático para a <u>resolução de um problema</u>
- O desenvolvimento de algoritmos é particularmente importante para problemas a serem solucionados em um computador
- Um algoritmo computa uma <u>saída</u>, o resultado do problema, a partir de uma <u>entrada</u>, as informações inicialmente conhecidas e que permitem encontrar a solução do problema

Introdução (cont.)

- Durante o processo de computação, o algoritmo manipula <u>dados</u>, gerados a partir de sua entrada
- Quando os dados são dispostos e manipulados de uma forma homogênea, constituem um <u>tipo</u> <u>abstrato de dados</u>
- Este é composto por um modelo matemático acompanhado por um conjunto de operações definido sobre esse modelo

Introdução (cont.)

- Um algoritmo é projetado em termos de tipos abstratos de dados
- Para implementá-los numa linguagem de programação, é necessário encontrar uma forma de representá-los nessa linguagem, utilizando tipos e operações suportadas pelo computador
- Na representação do modelo matemático empregase uma estrutura de dados

Introdução (cont.)

- As estruturas diferem umas das outras pela disposição ou manipulação de seus dados
- A escolha correta da estrutura adequada a cada caso depende diretamente do conhecimento de algoritmos para manipular a estrutura de maneira eficiente
- O conhecimento de princípios de <u>complexidade</u> <u>computacional</u> é, portanto, requisito básico para se avaliar corretamente a adequação de uma estrutura de dados

Complexidade de Algoritmos

- A teoria de complexidade é utilizada para avaliar o desempenho de algoritmos
- Na avaliação desse desempenho podemos considerar o tempo de execução ou a memória utilizada
- Conceitos básicos: problema e instância
- Problema: Uma descrição formalizada de todos os seus parâmetros (entrada de dados, variáveis)

- Instância: Consiste de um conjunto de valores associados aos parâmetros que caracterizam a entrada do problema
- Tamanho de uma instância: número inteiro que representa a "quantidade" dos dados de entrada (custo logarítmico – número de bits necessários para codificar essa entrada)
- Exemplos: Calcular 6! → tamanho da instância = 6

- Calcular n! → tamanho da instância = n
- Ordenar um vetor com 6 elementos → tamanho da instância = 6
- Ordenar um vetor com n elementos → tamanho da instância = n
- Multiplicação de matrizes:

$$(A)_{m \times n} * (B)_{n \times p} = (C)_{m \times p} \rightarrow$$

tamanho da instância = m.n + n.p

- Definimos <u>complexidade de tempo</u> de um algoritmo A a uma função T: tam(I) → R⁺ onde tam(I) representa o tamanho de uma instância I qualquer e R⁺ representa o número total de unidades de tempo para processar essa instância.
- Seja um algoritmo A e C = $\{E_1, E_2, ..., E_n\}$ um conjunto de entradas de A.
- Seja T(E_k) o tempo de A para computação da entrada E_k e p(E_k) a probabilidade da entrada E_k ocorrer.

- Complexidade de Pior Caso: estaremos interessados em $\max_{1 \le k \le n} \{T(E_k)\}$
- Complexidade de Melhor Caso: estaremos interessados em $\min_{1 \le k \le n} \{T(E_k)\}$
- Complexidade de Caso Médio: estaremos interessados em $\sum_{k=1}^{n} p(E_k).T(E_k)$

Critério de Custo Uniforme

- No critério de custo uniforme a complexidade local de um algoritmo A é o número total de passos necessários para solucionar o problema P para uma certa entrada E
- O tempo de execução de cada instrução do algoritmo é considerado igual à 1 unidade de tempo
- Para o cálculo da complexidade local desprezamos instruções de entrada de dados, saída de dados e atribuições

Complexidade Local

• Exemplo:

Calcular a complexidade local T(n) do algoritmo que calcula o valor de f(n), onde

$$f(n) = n^n \text{ se } n > 0, e$$

$$f(n) = 1 \text{ se } n \le 0$$

```
Algoritmo
   ler(n)
   se n \le 0 então
        escrever("f(n) = 1")
   senão
        X \leftarrow n
        Y \leftarrow n - 1
        enquanto Y > 0 faça
                  X \leftarrow X * n
                  Y \leftarrow Y - 1
        fim_enquanto
        escrever("f(n) = ", X)
   fim_se
fim_algoritmo
```

```
Algoritmo
      ler(n)
      se n \le 0 então
           escrever("f(n) = 1")
      senão
           X \leftarrow n
vezes
           fim_enquanto
           escrever("f(n) = ", X)
      fim_se
   fim_algoritmo
```

Algoritmo
$$ler(n)$$

$$se \underline{n \leq 0} ent \tilde{a}o$$

$$escrever("f(n) = 1")$$

$$se \tilde{a}o$$

$$X \leftarrow n$$

$$Y \leftarrow \underline{n-1}$$

$$enquanto Y > 0 faça$$

$$X \leftarrow X * n$$

$$Y \leftarrow \underline{Y-1}$$

$$fim_enquanto$$

$$escrever("f(n) = ", X)$$

$$fim_se$$

$$fim_algoritmo$$

$$T(n) = 1 + 1 + (n - 1).3 + 1$$

$$T(n) = 3 + 3n - 3$$

$$T(n) = 3n$$

```
Algoritmo
   ler(n)
   se n \le 0 então
        escrever("f(n) = 1")
   senão
        X \leftarrow n
        Y \leftarrow 1
        enquanto Y < n faça
                  X \leftarrow X * n
                  Y \leftarrow Y + 1
        fim_enquanto
        escrever("f(n) = ", X)
   fim_se
fim_algoritmo
```

```
Algoritmo
      ler(n)
       se n \le 0 então
            escrever("f(n) = 1")
       senão
            X \leftarrow n
            Y \leftarrow 1
vezes
            fim_enquanto
            escrever("f(n) = ", X)
       fim_se
   fim_algoritmo
```

Algoritmo
$$ler(n)$$

$$se \underline{n \leq 0} ent \tilde{a}o$$

$$escrever("f(n) = 1")$$

$$se \tilde{a}o$$

$$X \leftarrow n$$

$$Y \leftarrow 1$$

$$enquanto Y < n faça$$

$$X \leftarrow X * n$$

$$Y \leftarrow Y + 1$$

$$fim_enquanto$$

$$escrever("f(n) = ", X)$$

$$fim_se$$

$$fim_algoritmo$$

$$T(n) = 1 + (n - 1).3 + 1$$

$$T(n) = 2 + 3n - 3$$

$$T(n) = 3n - 1$$

```
Algoritmo
   ler(n)
   se n < 0 então
        escrever("f(n) = 1")
   senão
        X \leftarrow 1
        Y \leftarrow 1
        enquanto Y \le n faça
                  X \leftarrow X * n
                  Y \leftarrow Y + 1
        fim_enquanto
        escrever("f(n) = ", X)
   fim_se
fim_algoritmo
```

```
Algoritmo
      ler(n)
      se | n < 0 | então
           escrever("f(n) = 1")
      senão
           X \leftarrow 1
           Y ← 1
  n
vezes
           fim_enquanto
           escrever("f(n) = ", X)
      fim_se
   fim_algoritmo
```

```
Algoritmo
       ler(n)
       se | n < 0 | então
            escrever("f(n) = 1")
       senão
            X \leftarrow 1
            Y \leftarrow 1
            enquanto Y \leq n faça
  n
vezes
            fim_enquanto
            escrever("f(n) = ", X)
       fim_se
   fim_algoritmo
```

$$T(n) = 1 + n.3 + 1$$

 $T(n) = 3n + 2$

```
Algoritmo
   ler(n)
   se n < 0 então
        escrever("f(n) = 1")
   senão
        X \leftarrow 1
        Y \leftarrow n
        enquanto Y > 0 faça
                 X \leftarrow X * n
                 Y \leftarrow Y - 1
        fim_enquanto
        escrever("f(n) = ", X)
   fim_se
fim_algoritmo
```

```
Algoritmo
       ler(n)
       se | n < 0 | então
            escrever("f(n) = 1")
       senão
            X \leftarrow 1
            Y \leftarrow n
  n
vezes
            fim_enquanto
            escrever("f(n) = ", X)
       fim_se
   fim_algoritmo
```

Algoritmo
$$ler(n)$$

$$se n < 0 então$$

$$escrever("f(n) = 1")$$

$$senão$$

$$X \leftarrow 1$$

$$Y \leftarrow n$$

$$enquanto Y > 0 faça$$

$$X \leftarrow X * n$$

$$Y \leftarrow Y - 1$$

$$fim_enquanto$$

$$escrever("f(n) = ", X)$$

$$fim_se$$

$$fim_algoritmo$$

$$T(n) = 1 + n.3 + 1$$

 $T(n) = 3n + 2$

Complexidade Local (cont.)

• Exemplo: Sejam 5 algoritmos A₁, A₂, ..., A₅ com as seguintes complexidades de tempo:

Algoritmo	Complexidade
A_1	T(n) = n
A_2	$T(n) = n.\log n$
A_3	$T(n) = n^2$
A_4	$T(n) = n^3$
A_5	$T(n) = 2^n$

Complexidade Local (cont.)

• Qual o maior tamanho possível de n para resolver o problema em 1 segundo?

• O tempo de execução de cada instrução do algoritmo é igual à 1 unidade de tempo

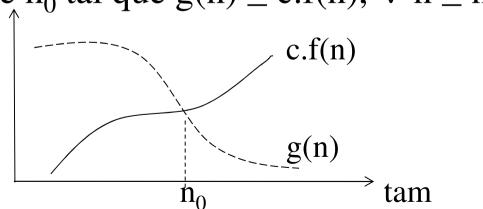
• Supondo 1 unidade de tempo = 1 milisegundo

Complexidade Local (cont.)

Algoritmo	Complexidade	Tamanho máximo
A_1	T(n) = n	1000
A_2	T(n) = n.log n	140
A_3	$T(n) = n^2$	31
A_4	$T(n) = n^3$	10
A_5	$T(n) = 2^n$	9

Complexidade Assintótica

- Na maioria dos casos é difícil determinar a função de complexidade local T(.) considerando o pior caso
- Sejam f e g: N \rightarrow R duas funções. Diremos que f domina g assintoticamente quando existem duas constantes c e n_0 tal que $g(n) \le c.f(n)$, $\forall n \ge n_0$



Complexidade Assintótica (cont.)

- Para exprimir a complexidade assintótica de um algoritmo utilizaremos a notação O(.)
- T(n) é de ordem O(f(n)) se \exists k e n_0 tal que $T(n) \le k.f(n)$, \forall $n \ge n_0$
- Exemplo: $T(n) = 3n^3 + 2n^2$ é de ordem $O(n^3)$?

Devemos encontrar k e n_0 tal que $T(n) \le k.f(n)$, $\forall n \ge n_0$

$$T(n) \le k.f(n) \Rightarrow 3n^3 + 2n^2 \le k.n^3 \Rightarrow k.n^3 \ge 3n^3 + 2n^2 \Rightarrow$$

$$k.n^3 - 3n^3 \ge 2n^2 \Rightarrow n^3.(k-3) \ge 2n^2 \Rightarrow n.(k-3) \ge 2 \Rightarrow$$

Complexidade Assintótica (cont.)

$$n.(k-3) \ge 2 \Rightarrow n \ge 2 / (k-3)$$

Podemos escolher k = 4 e assim

$$n \ge 2 / (4 - 3) \Rightarrow n \ge 2$$

Como isso deve valer para \forall n \geq n₀ escolhemos n₀ = 2

• Exemplo: T(n) = 542 é de ordem O(1)?

Devemos encontrar k e n_0 tal que $T(n) \le k.f(n)$, $\forall n \ge n_0$

$$T(n) \le k.f(n) \Rightarrow 542 \le k.1 \Rightarrow k \ge 542$$

Basta tomar um n_0 qualquer e um $k \ge 542$

Complexidade Assintótica (cont.)

• Exemplo: $T(n) = 3^n \text{ \'e de ordem } O(2^n)$?

Devemos encontrar k e n_0 tal que $T(n) \le k.f(n)$, $\forall n \ge n_0$

$$T(n) \le k.f(n) \Rightarrow 3^n \le k.2^n \Rightarrow k.2^n \ge 3^n \Rightarrow k \ge (3/2)^n$$

Quando $n \rightarrow \infty$ temos:

$$\lim_{n\to\infty} (3/2)^n = +\infty$$

Isso é um absurdo, pois o valor de k não pode ser maior ou igual à $+\infty$.

Logo, $T(n) = 3^n$ não é de ordem $O(2^n)$

Algoritmos com Vetores

- *Arrays* ou arranjos ou vetores ou matrizes são agrupamentos homogêneos de dados
- Uma variável desse tipo pode armazenar uma sequência de vários dados que possuem um mesmo tipo
- Por exemplo, VET ← {2.1, 3.4, 4.7} é uma variável que armazena uma sequência de três valores reais
- O algoritmo a seguir coloca esses três valores no vetor VET

Algoritmos com Vetores (cont.)

```
Algoritmo
VET[1] \leftarrow 2.1
VET[2] \leftarrow 3.4
VET[3] \leftarrow 4.7
fim\_algoritmo
```

• O algoritmo a seguir cria o seguinte vetor com n elementos: VET ← {3.1, 5.1, 7.1, 9.1, 11.1, ...}

```
Algoritmo
VET[1] \leftarrow 3.1
I \leftarrow 2
enquanto I \leq n \text{ faça}
VET[I] \leftarrow VET[I-1] + 2
I \leftarrow I + 1
fim\_enquanto
fim\_algoritmo
```

- Calcule a complexidade local **T(n)** desse algoritmo
- Indique qual é a complexidade assintótica **O(.)** desse algoritmo (**T(n)** é de ordem **O(.)**)

Algoritmo
$$VET[1] \leftarrow 3.1$$

$$I \leftarrow 2$$
 enquanto
$$I \leq n \text{ faça}$$

$$VET[I] \leftarrow VET[I-1] + 2$$

$$VET[I] \leftarrow VET[I] + 2$$

$$VET[I$$

$$T(n) = (n-1).4 + 1$$

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

$$T(n) = 4n - 3$$

T(n) é de ordem O(n)

Algoritmos com Vetores (cont.)

• T(n) = 4n - 3 é de ordem O(n)?

Devemos encontrar k e n_0 tal que $T(n) \le k.f(n)$, $\forall n \ge n_0$

$$T(n) \le k.f(n) \Rightarrow 4n - 3 \le k.n \Rightarrow k.n \ge 4n - 3 \Rightarrow$$

$$k.n - 4n \ge -3 \Rightarrow n.(k-4) \ge -3 \Rightarrow n \ge -3 / (k-4) \Rightarrow$$

$$n \ge 3 / (4 - k)$$

Podemos escolher k = 3 e assim

$$n \ge 3 / (4 - 3) \Longrightarrow n \ge 3$$

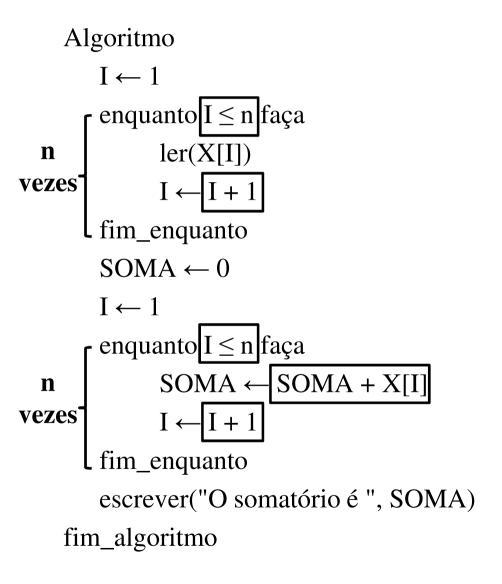
Como isso deve valer para \forall n \geq n₀ escolhemos n₀ = 3

{Algoritmo para calcular o somatório dos elementos de um vetor de n elementos}

```
Algoritmo
   I ← 1
   enquanto I \le n faça
         ler(X[I])
         I \leftarrow I + 1
   fim_enquanto
   SOMA \leftarrow 0
   I ← 1
   enquanto I \le n faça
         SOMA \leftarrow SOMA + X[I]
         I \leftarrow I + 1
   fim_enquanto
   escrever("O somatório é ", SOMA)
fim_algoritmo
```

Calcule a complexidade local **T**(**n**) desse algoritmo.

{Algoritmo para calcular o somatório dos elementos de um vetor de n elementos}



$$T(n) = n.2 + 1 + n.3 + 1$$

$$T(n) = 5n + 2$$

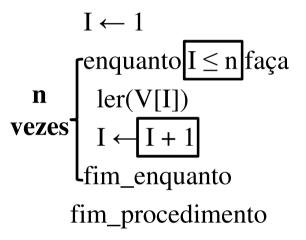
T(n) é de ordem O(n)

{Algoritmo para calcular o somatório dos elementos de um vetor de n elementos}

```
Procedimento LERVETOR(var V)
                                           Função SOMATORIO(V)
                                            SOMA \leftarrow 0
I ← 1
                                            I ← 1
 enquanto I \le n faça
                                            enquanto I \le n faça
  ler(V[I])
                                              SOMA \leftarrow SOMA + V[I]
  I \leftarrow I + 1
                                             I \leftarrow I + 1
 fim_enquanto
                                            fim_enquanto
                                            SOMATORIO ← SOMA
fim_procedimento
                                           fim_função
Algoritmo
 LERVETOR(X)
 RESULTADO \leftarrow SOMATORIO(X)
 escrever("O somatório é ", RESULTADO)
fim_algoritmo
```

• Qual a complexidade local e a complexidade assintótica da procedimento LERVETOR?

Procedimento LERVETOR(var V)

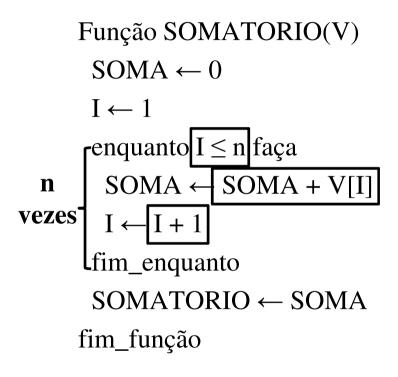


$$T(n) = n.2 + 1$$

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

T(n) é de ordem O(n)

• Qual a complexidade local e a complexidade assintótica do função SOMATORIO?



$$T(n) = n.3 + 1$$
 $T(n) = 3n + 1$

T(n) é de ordem O(n)

{ Algoritmo para calcular o máximo de um vetor com n elementos }

```
Algoritmo
 LERVETOR(X)
 MAX \leftarrow X[1]
 I \leftarrow 2
 enquanto I \le n faça
  se X[I] > MAX então
   MAX \leftarrow X[I]
  fim_se
  I \leftarrow I + 1
 fim_enquanto
 escrever("O máximo é ", MAX)
fim_algoritmo
```

Calcule a complexidade local **T**(**n**) desse algoritmo.

{ Algoritmo para calcular o máximo de um vetor com n elementos }

```
Algoritmo
      LERVETOR(X)
      MAX \leftarrow X[1]
      I ← 2
      renquanto | I \le n | faça |
         MAX \leftarrow X[I]
       fim_se
vezes
      Lfim_enquanto
      escrever("O máximo é ", MAX)
     fim_algoritmo
```

$$T(n) = (n-1).3 + 1$$

 $T(n) = 3n - 3 + 1$
 $T(n) = 3n - 2$

T(n) é de ordem O(n)

```
Algoritmo
  I ← 1
  enquanto I \le n faça
     ler(VET[I])
     VET[I] \leftarrow VET[I] + 2
     I \leftarrow I + 1
  fim_enquanto
  VAL \leftarrow 5 * (1 + VET[1] + VET[n]) / 7
  I \leftarrow 2
  enquanto I < n faça
     se VET[I] > VAL ou VAL < 0 então
        VAL \leftarrow VET[I]
     fim_se
     VAL \leftarrow VAL + VET[I]
     I \leftarrow I + 1
  fim_enquanto
  VAL \leftarrow 2 * VAL / 3
  escrever("O valor é ", VAL)
fim_algoritmo
```

Calcule a complexidade local T(n) desse algoritmo.

```
T(n) = n * 3 + 1 + 4 + (n - 2) * 6 + 1 + 2
      Algoritmo
                                                T(n) = 8 + 3n + 6n - 12
        I ← 1
                                                T(n) = 9n - 4
        enquanto I \le n faça
           ler(VET[I])
                                                T(n) é de ordem O(n)
  n
           VET[I] \leftarrow VET[I] + 2
vezes
        fim_enquanto
        VAL \leftarrow 5 *
                     (1 + VET[1] + VET[n]) / 7
        I \leftarrow 2
        enquanto I < n faça
           se VET[I] > VAL ou VAL < 0 então
             VAL \leftarrow VET[I]
           fim_se
vezes
           VAL \leftarrow VAL + VET[I]
       fim_enquanto
        VAL \leftarrow 2 * VAL / 3
        escrever("O valor é ", VAL)
      fim_algoritmo
```

45

```
Algoritmo
  I \leftarrow 2
  enquanto I \le n faça
     ler(VET[I])
     I \leftarrow I + 1
  fim_enquanto
  VET[1] \leftarrow 2 * VET[2]
  I ← 1
  enquanto I < n faça
     escrever(VET[I])
     se VET[I] < 0 e VET[I] > VET[n] então
        VET[I] \leftarrow 0
     fim_se
     I \leftarrow I + 1
  fim_enquanto
  VET[n] \leftarrow (VET[1] + VET[2] + 1) * 3
  escrever(VET[n])
fim_algoritmo
```

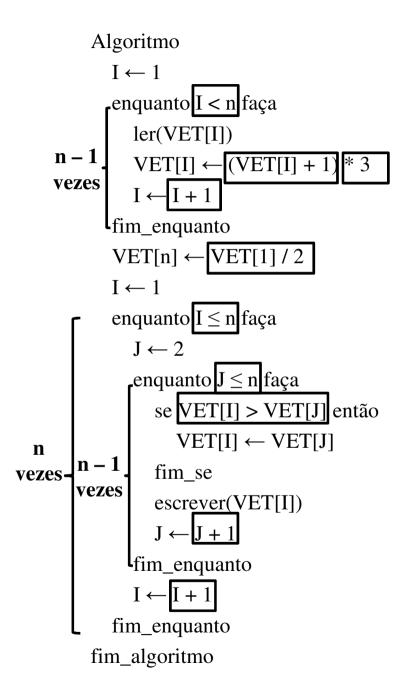
Calcule a complexidade local $\mathbf{T}(\mathbf{n})$ desse algoritmo.

```
T(n) = (n-1) * 2 + 1 + 1 + (n-1) * 5 + 1 + 3
     Algoritmo
                                          T(n) = 6 + 2n - 2 + 5n - 5
        I \leftarrow 2
                                          T(n) = 7n - 1
        enquanto I \le n faça
          ler(VET[I])
n-1
                                          T(n) é de ordem O(n)
vezes
        fim_enquanto
        VET[1] \leftarrow 2 * VET[2]
        I ← 1
        enquanto I < n faça
          escrever(VET[I])
          se VET[I] < (le VET[I] > VET[n] então
n-1
             VET[I] \leftarrow 0
vezes
          fim_se
        fim_enquanto
        VET[n] \leftarrow (VET[1] +
        escrever(VET[n])
     fim_algoritmo
```

```
Algoritmo
  I ← 1
  enquanto I < n faça
     ler(VET[I])
     VET[I] \leftarrow (VET[I] + 1) * 3
     I \leftarrow I + 1
  fim_enquanto
  VET[n] \leftarrow VET[1] / 2
  I ← 1
  enquanto I \le n faça
     J \leftarrow 2
     enquanto J \le n faça
        se VET[I] > VET[J] então
           VET[I] \leftarrow VET[J]
        fim se
        escrever(VET[I])
        J \leftarrow J + 1
     fim_enquanto
     I \leftarrow I + 1
  fim_enquanto
```

fim_algoritmo

Calcule a complexidade local T(n) desse algoritmo.



$$T(n) = (n-1) * 4 + 1 + 1 + 1$$

$$n * (1 + (n-1) * 3 + 1 + 1) + 1$$

$$T(n) = 3 + 4n - 4 + n * (3 + 3n - 3)$$

$$T(n) = 4n - 1 + n * 3n$$

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

$$T(n) \text{ \'e de ordem } O(n^{2})$$

```
Algoritmo
  I ← 1
  enquanto I \le n faça
     ler(VET[I])
     VET[I] \leftarrow VET[I] * 2
     I \leftarrow I + 1
  fim_enquanto
  VAL \leftarrow 0
  I ← 1
  enquanto I \le n faça
     J ← 1
     enquanto J < n faça
        VAL \leftarrow (VAL + VET[I] + VET[J]) / 3
        J \leftarrow J + 1
     fim_enquanto
     I \leftarrow I + 1
  fim_enquanto
  escrever("O valor é ", VAL)
fim_algoritmo
```

Calcule a complexidade local $\mathbf{T}(\mathbf{n})$ desse algoritmo.

```
T(n) = n * 3 + 1 + n * (1 + (n - 1) * 5 + 1 + 1) + 1
         Algoritmo
                                       T(n) = 2 + 3n + n * (3 + 5n - 5)
            I ← 1
                                       T(n) = 3n + 2 + n * (5n - 2)
           enquanto \underline{I \leq n} faça
                                       T(n) = 3n + 2 + 5n^2 - 2n
              ler(VET[I])
                                       T(n) = 5n^2 + n + 2
     n
              VET[I] \leftarrow VET[I] * 2
   vezes
                                       T(n) é de ordem O(n^2)
            fim enquanto
            VAL \leftarrow 0
            I ← 1
            enquanto I \le n faça
             r enquanto J < n faça
                 VAL \leftarrow (VAL + VET[I] + VET[J]
vezes
       vezes
              fim_enquanto
            fim_enquanto
            escrever("O valor é ", VAL)
                                                                                          51
         fim_algoritmo
```

Recursividade

- Consiste basicamente em utilizar, direta ou indiretamente, um procedimento (ou função) dentro do mesmo procedimento (ou função) que o define
- Exemplo: fatorial de N

```
n! = \begin{cases} 1 \text{ se } n = 0 & \text{(base da recursão)} \\ n! = \begin{cases} n.(n-1)! \text{ se } n > 0 & \text{(fórmula de recorrência)} \end{cases}
```

```
Função FATORIAL(n)
  se n = 0 então
      FATORIAL ← 1
  senão
      FATORIAL \leftarrow n * FATORIAL(n-1)
  fim_se
fim_função
Algoritmo
  ler(NUM)
  RES \leftarrow FATORIAL(NUM)
  escrever(NUM, "! = ", RES)
fim_algoritmo
```

Recursividade (cont.)

• Se no algoritmo anterior o valor lido for 5, deverá ser calculado o FATORIAL(5):

```
FATORIAL(5) = 5 * FATORIAL(4)
```

$$FATORIAL(4) = 4 * FATORIAL(3)$$

$$FATORIAL(3) = 3 * FATORIAL(2)$$

$$FATORIAL(2) = 2 * FATORIAL(1)$$

$$FATORIAL(1) = 1 * FATORIAL(0)$$

$$FATORIAL(0) = 1$$

Recursividade (cont.)

• Logo, o resultado para o FATORIAL(5) será:

$$FATORIAL(5) = 5 * 24 = 120$$

$$FATORIAL(4) = 4 * 6 = 24$$

$$FATORIAL(3) = 3 * 2 = 6$$

$$FATORIAL(2) = 2 * 1 = 2$$

$$FATORIAL(1) = 1 * 1 = 1$$

$$FATORIAL(0) = 1$$

Recursividade (Complexidade)

- A função FATORIAL exige 3 instruções elementares (1 comparação, 1 multiplicação e 1 subtração) mais a função de complexidade para a chamada recursiva
- Logo T(n) = 3 + T(n-1) (I)
- T(n-1) = 3 + T(n-2) (II)
- Substituindo (II) em (I):

$$T(n) = 3 + 3 + T(n - 2)$$
 (III)

Recursividade (Complexidade)

•
$$T(n) = 3 + 3 + T(n - 2)$$
 (III)

•
$$T(n-2) = 3 + T(n-3)$$
 (IV)

• Substituindo (IV) em (III):

$$T(n) = 3 + 3 + 3 + T(n - 3)$$
 (V)

•
$$T(n-3) = 3 + T(n-4)$$
 (VI)

• Substituindo (VI) em (V):

$$T(n) = 3 + 3 + 3 + 3 + T(n - 4)$$
 \Rightarrow $T(n) = 3.4 + T(n - 4)$ (VII)

Recursividade (Complexidade)

- T(n) = 3.4 + T(n-4) (VII)
- Generalizando: T(n) = 3.k + T(n k) (VIII)
- Esperamos chegar na base da recursão:

$$n - k = 0 \implies n = k$$
 (IX)

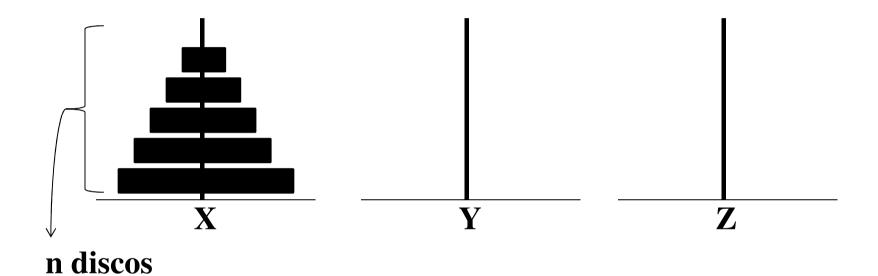
• Substituindo (IX) em (VIII):

$$T(n) = 3.n + T(0)$$

• Como T(0) = 1 (base da recursão) temos:

$$T(n) = 3n + 1$$
 que é de ordem $O(n)$

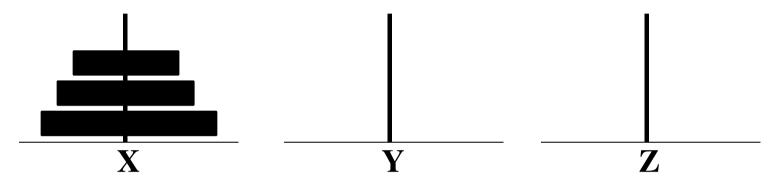
Torres de Hanói

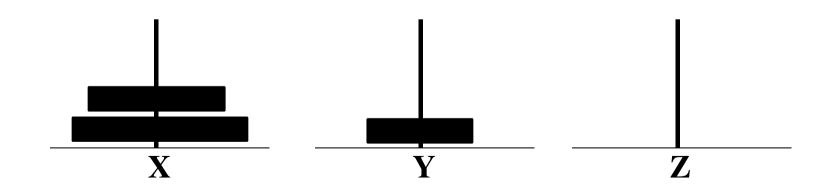


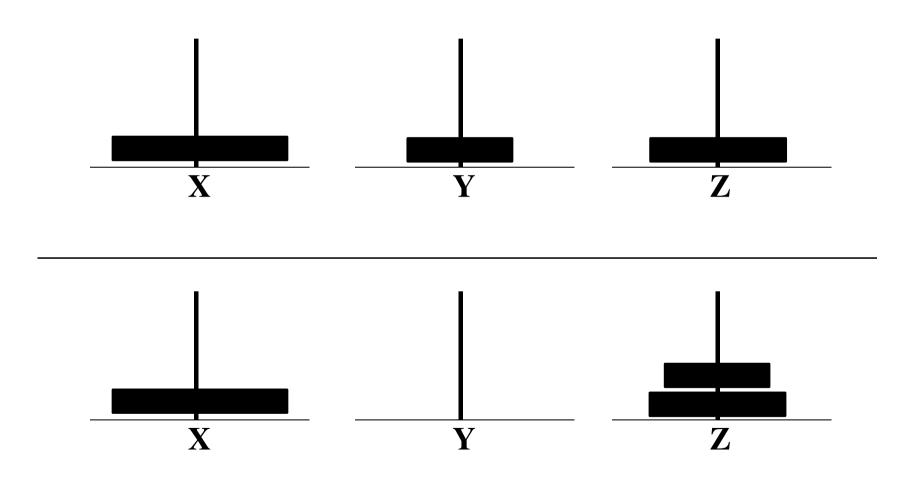
• Regras:

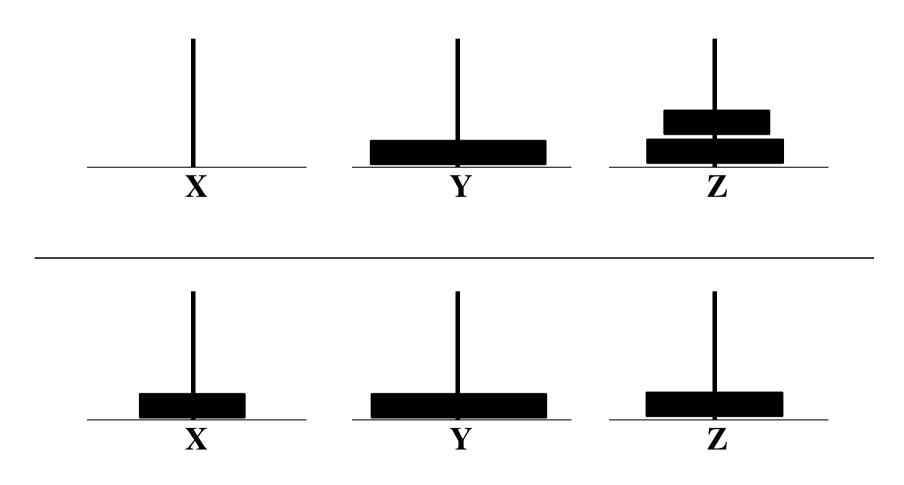
- Só um disco pode ser movimentado de cada vez
- Um disco maior não poder ser colocado sobre um menor

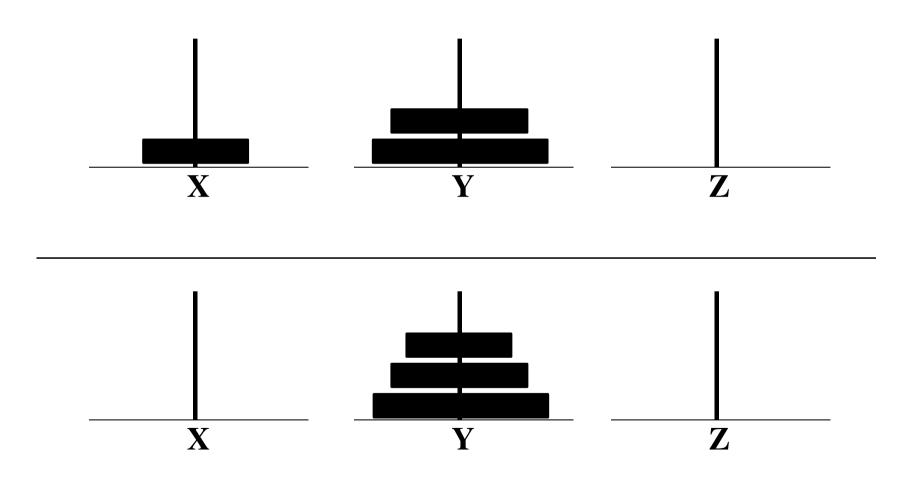
n = 3 discos











- Se n = 64 e 1 movimento leva 10^{-9} segundos: $T(64) \cong 585$ anos!!!
- A seguir é apresentado o procedimento HANOI(n, X, Y, Z)
- n discos são movidos do suporte X para o suporte
 Y usando o suporte Z

```
Procedimento HANOI(n, X, Y, Z)
   se n = 1 então
        escrever("move um disco de ", X, " para ", Y)
   senão
        HANOI(n-1, X, Z, Y)
        escrever("move um disco de ", X, " para ", Y)
        HANOI(n-1, Z, Y, X)
   fim_se
fim_procedimento
Algoritmo
   ler(NUM)
   HANOI(NUM, 1, 2, 3)
fim_algoritmo
```

•
$$T(n) = \begin{cases} 1 \text{ se } n = 1 \\ 2.T(n-1) + 1 \text{ se } n > 1 \text{ (fórmula recursiva)} \end{cases}$$
• $T(n) = 2.T(n-1) + 1$ (I)
• $T(n-1) = 2.T(n-2) + 1$ (II)
• Substituindo (II) em (I):
$$T(n) = 2.(2.T(n-2) + 1) + 1 \Rightarrow T(n) = 4.T(n-2) + 2 + 1 \text{ (III)} \end{cases}$$

•
$$T(n) = 4.T(n-2) + 2 + 1$$
 (III)

•
$$T(n-2) = 2.T(n-3) + 1$$
 (IV)

• Substituindo (IV) em (III):

$$T(n) = 4.(2.T(n-3) + 1) + 2 + 1 \implies$$

$$T(n) = 8.T(n-3) + 4 + 2 + 1 \text{ (V)}$$

- T(n-3) = 2.T(n-4) + 1 (VI)
- Substituindo (VI) em (V):

$$T(n) = 8.(2.T(n-4) + 1) + 4 + 2 + 1$$

$$T(n) = 16.T(n-4) + 8 + 4 + 2 + 1$$
 (VII)

• Generalizando (VII):

$$T(n) = 2^{k}.T(n-k) + 2^{k-1} + 2^{k-2} + ... + 2^{1} + 2^{0}$$
 (VIII)

• Esperamos chegar na base da recursão:

$$n - k = 1 \implies k = n - 1$$
 (IX)

• Substituindo (IX) em (VIII):

$$T(n) = 2^{n-1}.T(n - (n - 1)) + 2^{n-2} + 2^{n-3} + ... + 2^{1} + 2^{0} \Rightarrow$$

$$T(n) = 2^{n-1}.T(1) + 2^{n-2} + 2^{n-3} + ... + 2^{1} + 2^{0} \Rightarrow$$

$$T(n) = 2^{n-1} \cdot 1 + 2^{n-2} + 2^{n-3} + \dots + 2^{1} + 2^{0} \implies$$

$$T(n) = 2^{n-1} + 2^{n-2} + 2^{n-3} + \dots + 2^{1} + 2^{0}$$

• Soma dos termos de uma progressão geométrica:

$$S_n = a_1.(q^n - 1) / (q - 1)$$

• Assim temos:

$$T(n) = 2^{0} \cdot (2^{n} - 1) / (2 - 1)$$
 \Rightarrow $T(n) = 2^{n} - 1$

• Logo T(n) é de ordem O(2ⁿ)