

# **PANC: Projeto e Análise de Algoritmos**

## **Aula 06: Algoritmos Recursivos: Problemas e Análise da Complexidade**

**Breno Lisi Romano**

**<http://sites.google.com/site/blromano>**

**Instituto Federal de São Paulo – IFSP São João da Boa Vista  
Bacharelado em Ciência da Computação – 3º Semestre**



**INSTITUTO FEDERAL DE  
EDUCAÇÃO, CIÊNCIA E TECNOLOGIA  
SÃO PAULO**  
Campus São João da Boa Vista



# Sumário

- Revisão de Conteúdo
- Algoritmos Recursivos
  - Definições e Exemplos Simples
- Recursão em Cauda vs. Recursão Crescente
- Recursão vs. Iteração
- Análise de Problema Recursivos
  - Lógica
  - Demonstrações
  - Análise da Complexidade
- Recorrências
- Quando não utilizar Recursividade



# Recapitulando... (1)

- Para determinar a **complexidade de tempo**  $T(n)$ :
  - Considerar que **entradas (n) aumentam indefinidamente**
  - É uma **análise teórica** → Não considera aspectos de hardware
  - Os **termos de mais baixa ordem e constantes** são **ignorados**
- Utilizam-se **05 notações**:  $O$ ,  $\Theta$ ,  $\Omega$ ,  $o$ ,  $\omega$ 
  - $f(n) \in O(g(n))$  se existir  $n_0$  e  $c$  tal que  $f(n) \leq c g(n)$ , para todo  $n \geq n_0$
  - $f(n) \in \Omega(g(n))$  se existir  $n_0$  e  $c$  tal que  $f(n) \geq c g(n)$ , para todo  $n \geq n_0$
  - $f(n) \in \Theta(g(n))$  se existir  $n_0$ ,  $c_1$  e  $c_2$  tal que  $c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$ , para todo  $n \geq n_0$
  - $f(n) \in o(g(n))$  se existir  $c$  e  $n_0$  tal que  $f(n) < c g(n)$ , para todo  $n \geq n_0$
  - $f(n) \in \omega(g(n))$  se existir  $c$  e  $n_0$  tal que  $f(n) > c g(n)$  para todo  $n \geq n_0$
- **Relação de Dominância** de Funções Tipicamente Utilizadas:
  - $n! \gg 2^n \gg n^3 \gg n^2 \gg n \cdot \lg n \gg n \gg \lg n \gg 1$



# Recapitulando... (2)

- Paradigma de **Divisão e Conquista**:
  - **Objetivo**: Resolver **problemas** no qual tentamos **simplificar a solução do problema original dividindo-o em subproblemas** menores e **resolvendo-os** (ou “conquistando-os”) separadamente
    - **Dividir** o problema original em **subproblemas** – normalmente com a metade (ou algo próximo disto) do tamanho do problema original, porém com a mesma estrutura
    - **Conquistar**, ou determinar a solução dos subproblemas, comumente, de maneira recursiva – que agora se tornam mais “fáceis”
    - Se necessário, **combinar** as soluções dos subproblemas para produzir a **solução completa** para o problema original
- Precisamos praticar a **terminologias apropriadas** para **representar** a complexidade  **$T(n)$**  de algoritmos recursivos → **AULA DE HOJE**



# Algoritmos Recursivos (1)

- Um **algoritmo** pode ser **composto por funções**, que, por sua vez, podem **invocar** outras **funções**
- Quando uma **função invoca a si própria**, a denominamos **função recursiva**
- É um conceito poderoso, pois define sucintamente **conjuntos infinitos de instruções finitas**
- A ideia é **aproveitar a solução** de um ou mais subproblemas com **estrutura semelhante para resolver o problema original**
- Geralmente adota-se a **recursividade** para **auxiliar na aplicação do paradigma de Divisão e Conquista**
- **Recursão vs. Iteração:**
  - Algoritmos recursivos se opõem a algoritmos iterativos, em que a solução é construída de por meio de uma sequência de passos linear



# Algoritmos Recursivos (2)

## ■ Projeto:

- Um algoritmo recursivo é composto, em sua forma mais simples, de uma **condição de parada** e de um **passo recursivo**

## ■ Passo Recursivo:

- Realiza as **chamadas recursivas** e **processa os diferentes valores de retorno**, quando adequado
- A **ideia** é **associar** um **parâmetro  $n$**  e **realizar o passo recursivo sobre  $n-1$**  (ou outra fração de  $n$ )

## ■ Condição de Parada:

- Garante que a **recursividade é finita**, geralmente, definida sobre um **caso base**
- Por exemplo, a condição de Parada do *MergeSort* é quando o Array possui tamanho  $n = 1$
- Outro exemplo, a condição  $n > 0$  garante a parada com  $n$  positivo





# Algoritmos Recursivos (3)

## ■ Princípio:

- A **recursividade** está intimamente **relacionada** ao **princípio de indução matemática**
- Parte-se da **hipótese** de que a **solução** para um problema de tamanho  $t$  pode ser obtida a partir da **solução para o mesmo problema**, porém, de tamanho  $t-1$

## ■ Aplicações:

- Além das **aplicações diretas**, a recursividade é a base para os paradigmas ***Backtracking***, **Dividir e Conquistar** e também está relacionado à **Programação Dinâmica** (*Top-Bottom*)



# Algoritmos Recursivos (4)

- Para cada **chamada** de uma **função**, recursiva ou não, os **parâmetros** e as **variáveis locais** são empilhadas na **pilha de execução**
- Internamente, quando qualquer chamada de função é feita dentro de um programa é criado um **registro de ativação** (ou *frame*) na **pilha de execução**
- O **registro de ativação** armazena os **parâmetros** e **variáveis locais** da função, bem como o “**ponto de retorno**” no programa que chamou esta função
- Ao final da execução dessa função, o **registro** é **desempilhado** e a **execução volta** ao **subprograma** que chamou a função
- O **tempo de execução** é maior, devido ao **overhead** introduzido pelo **gerenciamento das chamadas recursivas** na **pilha de execução**

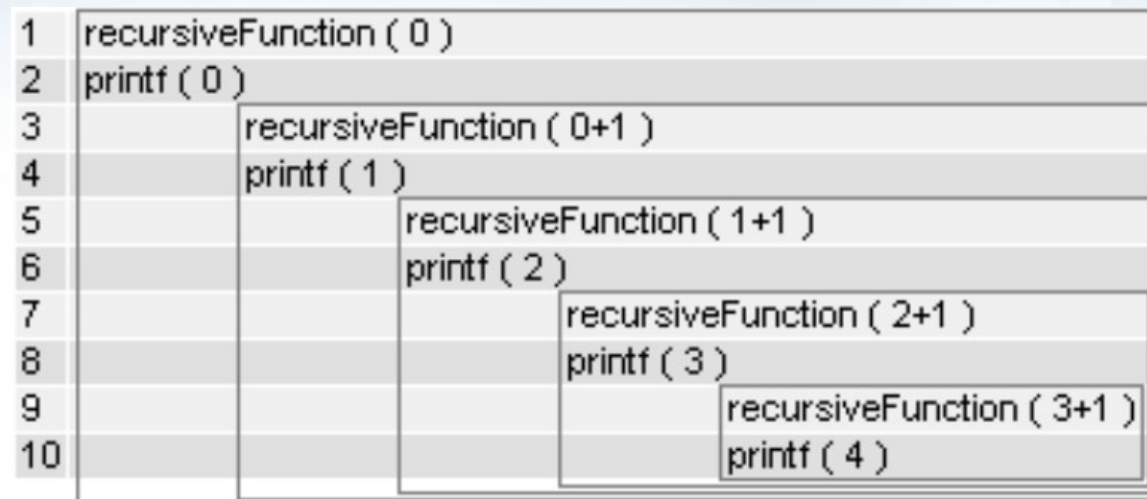


# Algoritmos Recursivos – Exemplo 01

- **Problema:** Suponhamos que queremos imprimir recursivamente todos os primeiros cinco números inteiros
- **Solução:**

```
1 int recursiveFunction(int n)
2   se  $n < 5$  então
3   |   printf("%d\n", n);
4   |   recursiveFunction(n + 1);
5   fim
```

- **Ilustração da Execução na Pilha de Memória:**



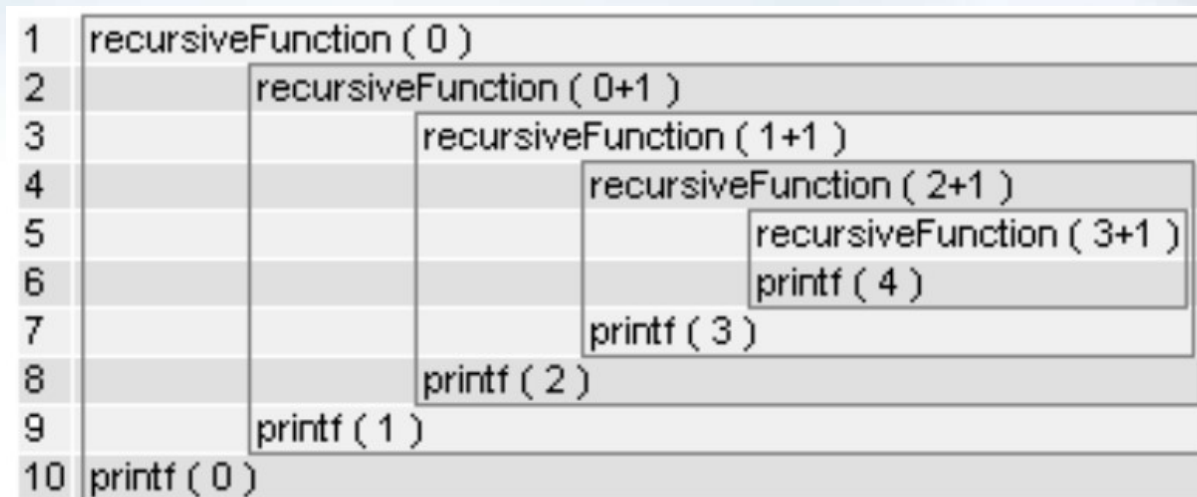
# Algoritmos Recursivos – Exemplo 2

- **Problema:** Suponhamos que queremos imprimir recursivamente todos os primeiros cinco números inteiros, porém, em outra versão

- **Solução:**

```
1 int recursiveFunction(int n)
2   se  $n < 5$  então
3   |   recursiveFunction(n + 1);
4   |   printf("%d\n", n);
5   fim
```

- **Ilustração da Execução na Pilha de Memória:**



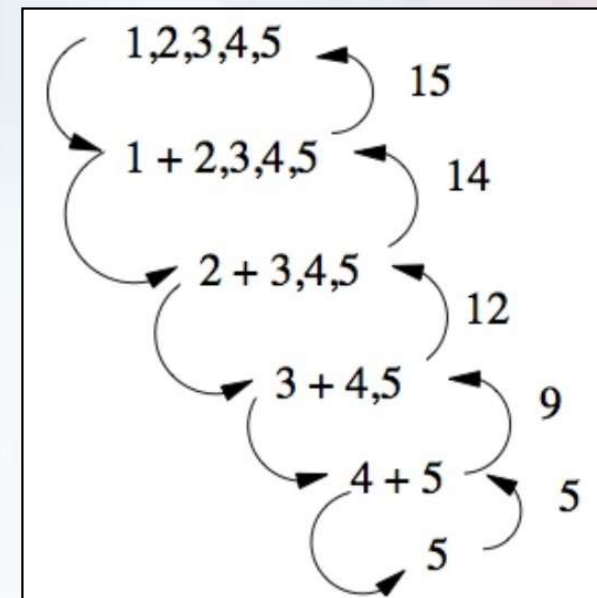
# Algoritmos Recursivos – Exemplo 3

- **Problema:** Suponhamos que queremos somar recursivamente todos os números inteiros entre  $m$  e  $n$ , inclusive

- **Solução:**

```
1 int soma(int m, int n)
2 se  $m == n$  então
3   |   return(m);
4 senão
5   |   return m+soma(m+1, n);
6 fim
```

- **Ilustração da Execução utilizando uma Árvore de Recursão para  $m=1$  e  $n=5$ :**





# Algoritmos Recursivos – Cauda vs. Crescente (1)

- Na **Recursão Crescente** (ou funções crescentemente recursivas), depois de encerrada a chamada recursiva outras operações ainda são realizadas
- Na **Recursão em Cauda**, não existe processamento a ser realizado depois de encerrada a chamada recursiva, ou seja, a chamada recursiva é a **última instrução** a ser executada
  - A **recursão em cauda** geralmente é **mais rápida** do que **recursão crescente**, uma vez que **não é necessário armazenar todo o contexto** na pilha de execução do programa
  - Uma maneira de o **compilador otimizar a recursão em cauda** é **reutilizar registros de ativação** na pilha de execução, ao invés de criar novos



# Algoritmos Recursivos – Cauda vs. Crescente (2)

- Exemplo para Comparação da Recursão em Cauda e Recursão Crescente:

```
1 int somaCauda(int x, int total)
2 {
3     if(x==0)
4         return total;
5     return somaCauda(x-1,
6         total+x);
6 }
```

```
1 int somaCrescente(int x)
2 {
3     if(x==1)
4         return x;
5     return
6         x+somaCrescente(x-1);
6 }
```



# Problema 01: Fatorial (1)

## ■ Problema:

- Um exemplo clássico de algoritmo recursivo é o cálculo de fatorial
- $0! = 1! = 1$
- $n! = n \times (n - 1)!$

## ■ Exemplo:

- $5! \rightarrow 5 \cdot 4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1 = 120$ 
  - $5! \rightarrow 5 \times 4! / 4! \rightarrow 4 \times 3! / 3! \rightarrow 3 \times 2! / 2! \rightarrow 2 \times 1! (1)$

## ■ Resolução Recursiva:

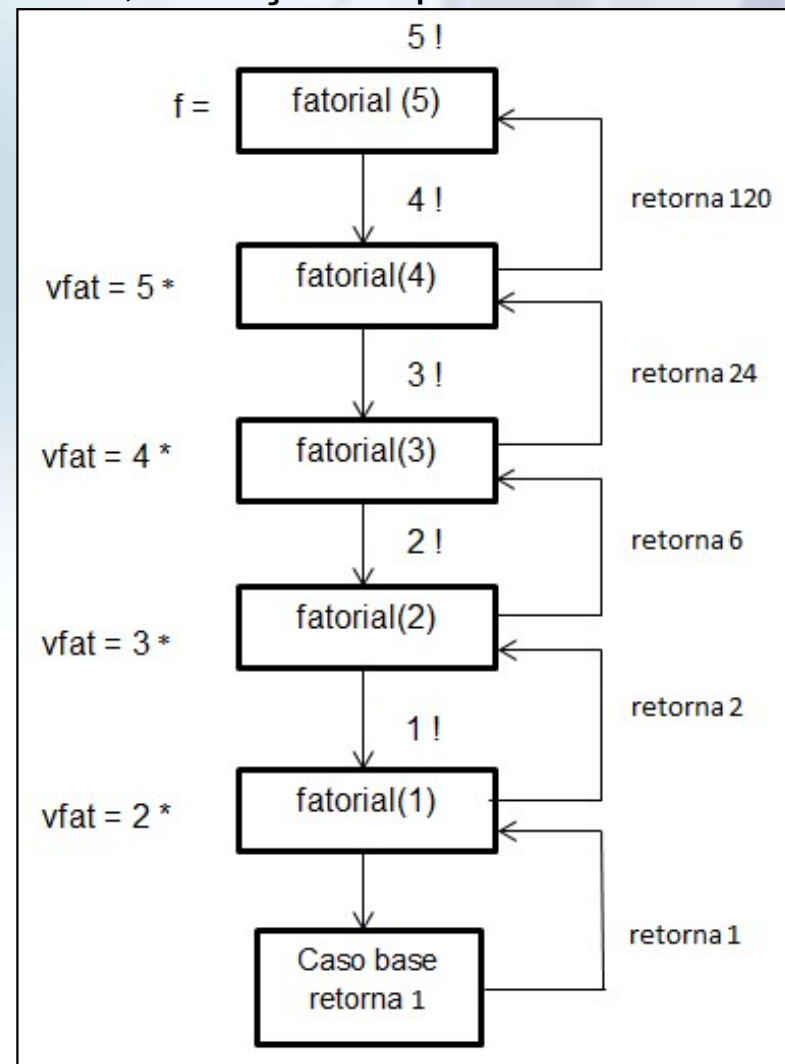
```
1 long fatorial(int n)
2 {
3     if(n<=1)
4         return 1;
5     return n * fatorial(n-1);
6 }
```



# Problema 01: Fatorial (2)

- Como é a execução passo a passo para fatorial(5) ?
  - Simulação da recursividade, condição de parada e retorno da recursividade!

```
1 long fatorial(int n)
2 {
3     if(n<=1)
4         return 1;
5     return n * fatorial(n-1);
6 }
```





# Problema 01: Fatorial (3)

## ■ Análise de Complexidade do Fatorial Recursivo:

- Seja  $T(n)$  a complexidade de tempo do fatorial recursivo:

- **Caso Base:**  $T(1) = a$
- **Passo Recursivo:**  $T(n) = T(n-1) + b$ , para  $n > 1$

```
1 long fatorial(int n)
2 {
3     if(n<=1)
4         return 1;
5     return n * fatorial(n-1);
6 }
```

## ■ Resolvendo a Recorrência:

- $T(1) = a$
- $T(2) = T(1) + b = a + b$
- $T(3) = T(2) + b = a + 2b$
- $T(4) = T(3) + b = a + 3b$
- Generalizando, a **forma fechada** para a **Recorrência** é  $T(n) = a + (n - 1)b$
- Logo, sendo  $a$  e  $b$  constantes  $\rightarrow T(n) \in O(n)$



# Problema 02: Torre de Hanói (1)

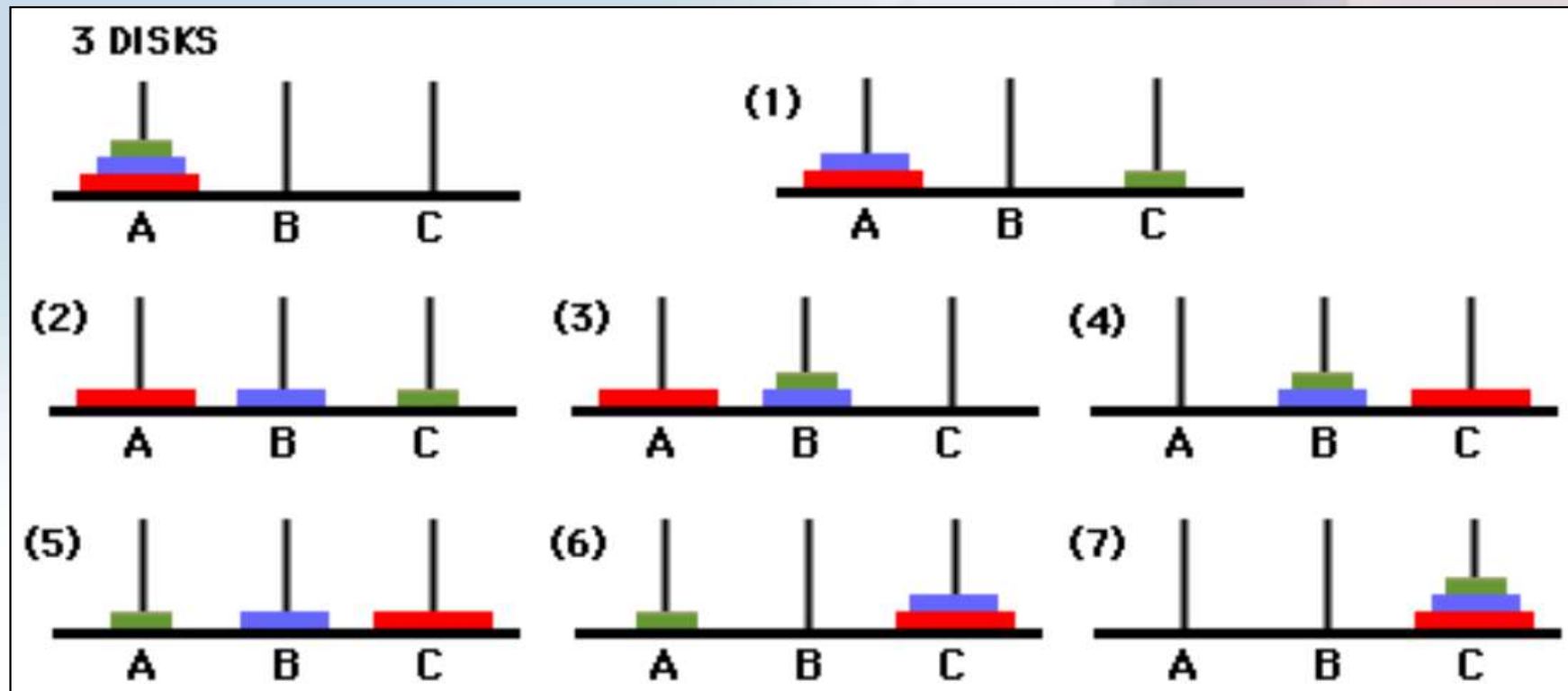
## ■ Problema:

- Em 1883, o matemático francês Edouard Lucas criou um jogo chamado Torre de Hanoi
- Na versão clássica, é necessário **mover  $n$  discos de diâmetros diferentes, um de cada vez**, de uma **torre de origem** para a **torre de destino**, usando ainda uma **torre auxiliar**.
- **Regra:** Não é permitido posicionar um disco maior sobre outro menor



# Problema 02: Torre de Hanói (2)

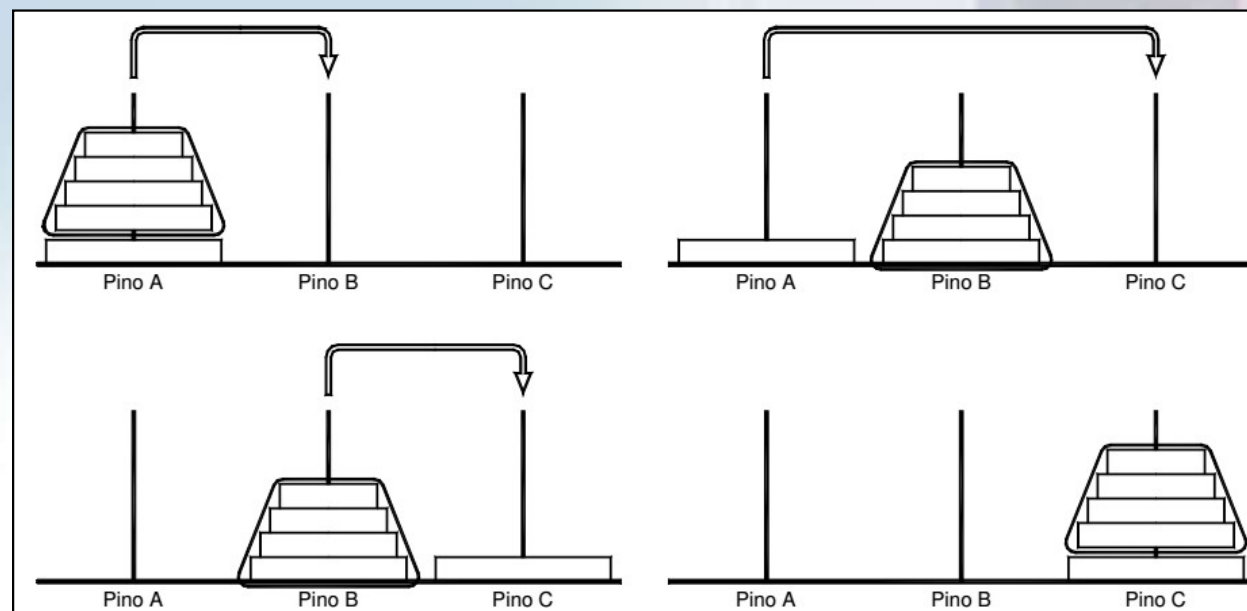
- **Exemplo:**
  - Para  $n = 3$  (quantidade de discos)
  - Torre de Origem: A
  - Torre de Destino: C





## Problema 02: Torre de Hanói (3)

- **Método de Solução Generalizado:**
  - Para  $n$  discos, temos:
    - **Mova os  $n-1$  discos** do topo da **origem** para **auxiliar**
    - **Mova o maior disco** da **origem** para o **destino**
    - **Mova os  $n-1$  discos** de **auxiliar** para o **destino**

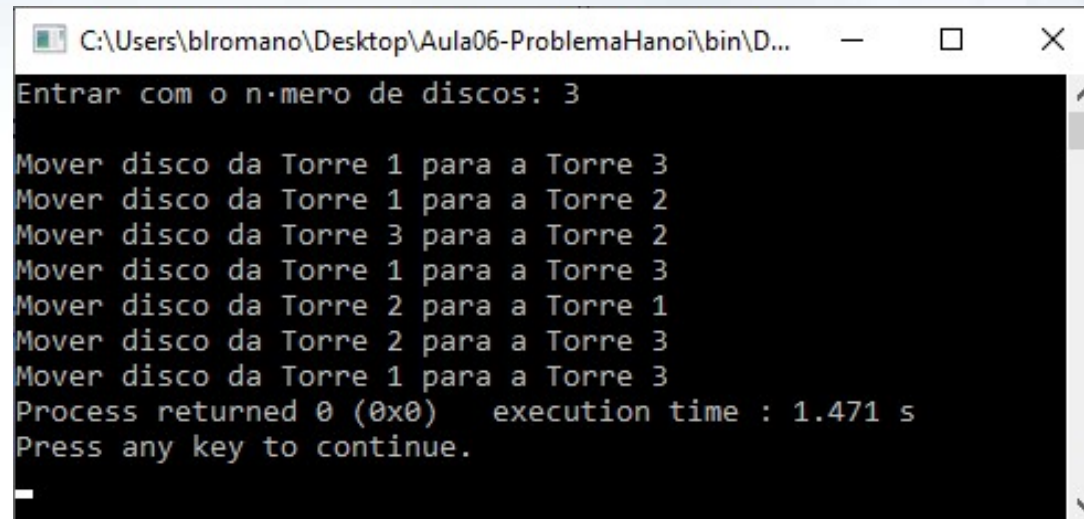


- **Insight:**
  - Divida o problema original sucessivamente em subproblemas de tamanho  $n-1$  e resolva recursivamente para tamanhos de  $n$  crescentes

# Problema 02: Torre de Hanói (4)

- Resolução Recursiva:

```
1 void hanoi(int n, int origem, int destino, int auxiliar) {  
2  
3     if (n > 0) {  
4         hanoi(n-1, origem, auxiliar, destino);  
5         mover(origem, destino);  
6         hanoi(n-1, auxiliar, destino, origem);  
7     }  
8  
9 }
```



```
C:\Users\blromano\Desktop\Aula06-ProblemaHanoi\bin\D...  
Entrar com o n-mero de discos: 3  
  
Mover disco da Torre 1 para a Torre 3  
Mover disco da Torre 1 para a Torre 2  
Mover disco da Torre 3 para a Torre 2  
Mover disco da Torre 1 para a Torre 3  
Mover disco da Torre 2 para a Torre 1  
Mover disco da Torre 2 para a Torre 3  
Mover disco da Torre 1 para a Torre 3  
Process returned 0 (0x0)   execution time : 1.471 s  
Press any key to continue.  
_
```



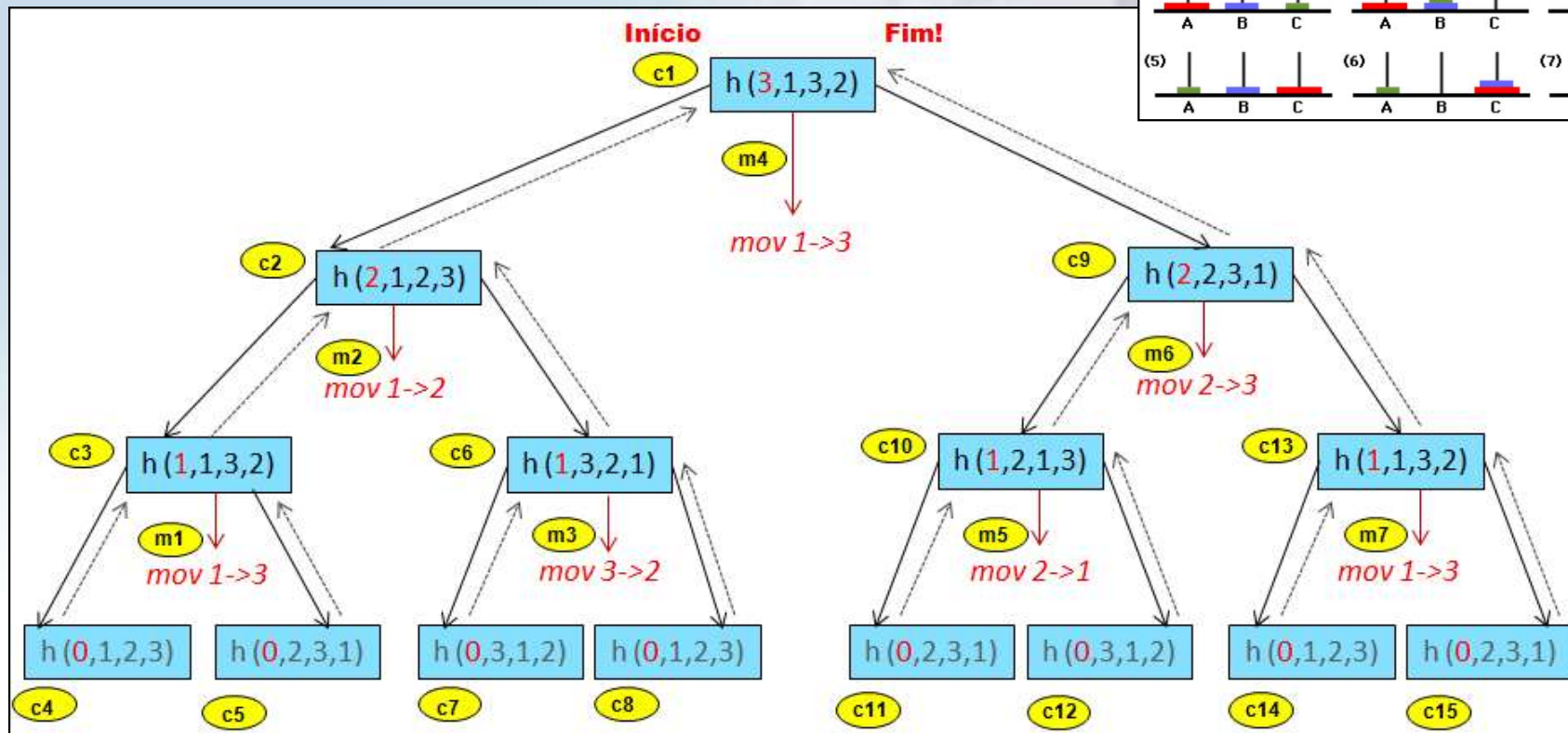
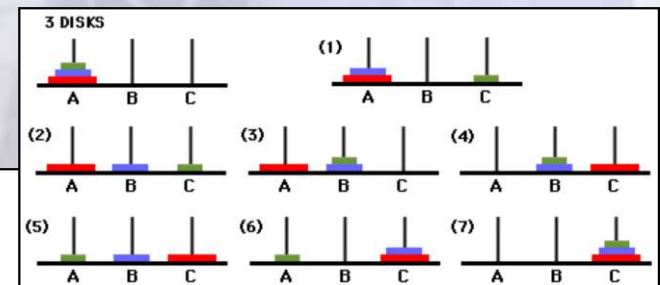
# Problema 02: Torre de Hanói (5)

- Como é a execução passo a passo para  $\text{hanoi}(3,1,3,2)$  ?
  - Simulação da recursividade, condição de parada e retorno da recursividade!
  - Sugestão: Utilizar uma Árvore de Recursão**
  - $n = 3$  discos, Torre Origem = 1, Torre Destino = 3 e Torre Auxiliar = 2

```

1 void hanoi(int n, int origem, int destino, int auxiliar) {
2
3     if (n > 0) {
4         hanoi(n-1, origem, auxiliar, destino);
5         mover(origem, destino);
6         hanoi(n-1, auxiliar, destino, origem);
7     }
8 }
9

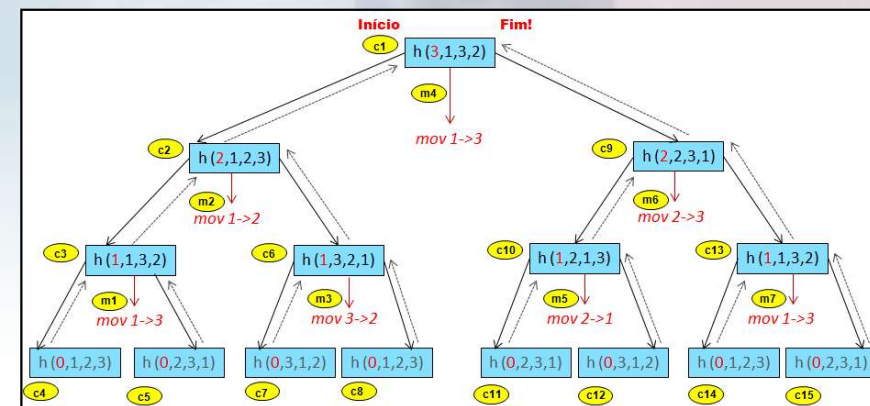
```



# Problema 02: Torre de Hanói (6)

## Complexidade de Tempo – $T(n)$ :

- $T(n)$  corresponde ao **número mínimo de movimentos necessários** para **mover todos os  $n$  discos** para a **torre de destino** de acordo com o enunciado do problema
- Por inspeção, temos que:
  - $T(0) = 0$
  - $T(1) = 1$
  - $T(2) = 3$
  - $T(3) = 7$
  - .....
- Observe a árvore do slide anterior?



## Fórmula de Recorrência:

- **Caso Base:**  $T(1) = 1$
- **Passo Recursivo:**  $T(n) = 2T(n-1) + 1, n > 1$



## Problema 02: Torre de Hanói (7)

- **Resolvendo a Fórmula de Recorrência  $T(n) = 2T(n-1) + 1, n \geq 1$** 
  - $T(1) = 1$
  - $T(2) = 2T(1) + 1 = 2 + 1 = 3$
  - $T(3) = 2T(2) + 1 = 6 + 1 = 7$
  - $T(4) = 2T(3) + 1 = 14 + 1 = 15$
  - $T(5) = 2T(4) + 1 = 30 + 1 = 31$
  - .....
  
- **Generalizando, temos a Forma Fechada como sendo:**
  - $T(n) = 2^n - 1$
  - $T(n) \in O(2^n)$



# Problema 02: Torre de Hanói (8)

- **Provando a forma fechada por Indução Matemática**

- **Fórmula:**  $T(n) = 2^n - 1$

- **Caso base:**

- Temos que  $T(0) = 2^0 - 1 = 0$  e  $T(1) = 2^1 - 1 = 1$ , conforme descrito na recorrência

- **Indução:**

- Faremos a indução em  $n$ . Supomos que a forma fechada seja válida para todos os valores até  $n - 1$ , ou seja,  $T(n - 1) = 2^{n-1} - 1$
- Provaremos que a forma fechada também é válida para  $T(n)$ :
  - $T(n) = 2T(n - 1) + 1$
  - $T(n) = 2(2^{n-1} - 1) + 1$
  - $T(n) = 2^n - 2 + 1$
  - $T(n) = 2^n - 1$
- Portanto, a forma fechada também é válida pra  $n$



# Problema 03: Busca Binária (1)

## ■ Problema:

- O usuário deve fornecer um array ordenado de tamanho  $N$  e um valor  $x$  a ser procurado no array
  - Deve-se partir do pressuposto que o array de números inteiros encontra-se ordenado

## ■ Lógica para Resolução:

- A cada iteração deve-se chamar a função recursivamente reduzindo o espaço de busca dividindo o array pela metade, através das variáveis de início e fim do sub-array
- Necessita-se na Função:
  - Array
  - Limite Inferior do Array após a Divisão
  - Limite Superior do Array após a Divisão
  - Valor Procurado (Alvo)



# Problema 03: Busca Binária (2)

## Exemplo:

- Simular para o Array  $A[] = \{-8, -5, 1, 4, 14, 21, 23, 54, 67, 90\}$
- Valor Procurado: 4

V	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	-8	-5	1	4	14	21	23	54	67	90
elem	4	Elemento procurado								
meio=4	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	-8	-5	1	4	14	21	23	54	67	90
	Valor é menor: buscar no início									
meio=1	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	-8	-5	1	4	14	21	23	54	67	90
	Valor é maior: buscar no final									
meio=2	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	-8	-5	1	4	14	21	23	54	67	90
	Valor é maior: buscar no final									
meio=3	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	-8	-5	1	4	14	21	23	54	67	90
	Valor é igual: terminar a busca									



# Problema 03: Busca Binária (3)

- Resolução Recursiva:

```
1  int BuscaBinaria (int x, int Vet[], int inicio, int fim)
2  {
3      int meio = (inicio + fim)/2;
4      if (Vet[meio] == x)
5          return meio;
6      if (inicio >= fim)
7          return -1; // não encontrado
8      else
9          if (Vet[meio] < x)
10             return BuscaBinaria(x, Vet, meio+1, fim);
11         else
12             return BuscaBinaria(x, Vet, inicio, meio-1);
13 }
```

# Problema 03: Busca Binária (4)

## ■ Análise de Complexidade – $T(n)$ :

- Seja  $T(n)$  a complexidade de tempo da busca binária:
  - Caso Base:**  $T(1) = a$
  - Passo Recursivo:**  $T(n) = T(n/2) + b$ , para  $n > 1$

```
int BuscaBinaria (int x, int Vet[], int inicio, int fim)
{
    int meio = (inicio + fim)/2;
    if (Vet[meio] == x)
        return meio;
    if (inicio >= fim)
        return -1; // não encontrado
    else
        if (Vet[meio] < x)
            return BuscaBinaria(x, Vet, meio+1, fim);
        else
            return BuscaBinaria(x, Vet, inicio, meio-1);
}
```

## ■ Resolvendo a Recorrência:

- Intuitivamente:** Quantas vezes se consegue dividir  $n$  por 2 até chegar em 1?
  - $T(1) = a$  (Caso Base)
  - $T(2) = T(1) + b \rightarrow T(2^1) = T(2^0) + b$
  - $T(4) = T(2) + b \rightarrow T(2^2) = T(2^1) + b$
  - $T(8) = T(4) + b \rightarrow T(2^3) = T(2^2) + b$
  - $T(16) = T(8) + b \rightarrow T(2^4) = T(2^3) + b$
  - ...
  - $T(2^k) = T(2^{k-1}) + b$

**Qual a profundidade?** Ou seja, qual a altura da árvore?

**Resposta:**  $k$

**Complexidade:**  $T(n) = k.b + a$

Obs:  $k$  custos  $b + a$  (custo do caso base)



# Problema 03: Busca Binária (5)

- **Análise de Complexidade –  $T(n)$ :**
  - Para encontrar o valor da Complexidade  $T(n) = k.b + a$
  - **Precisamos Resolver a Recorrência – Continuação...:**
    - Temos que:  $T(n) = T(n/2) + b$
    - E também:  $T(2^k) = T(2^{k-1}) + b$
    - **Assim, assumimos que:  $n = 2^k$**
    - **Logo:**
      - Aplicando lg em ambos os lados, temos:
      - $k = \lg n$
  - **Substituindo, temos:**
    - $T(n) = b. \lg n + a$
    - $T(n) \in O(\lg n) \rightarrow \text{Logarítmica}$



# Recorrências (1)

- **Encontrando formas fechadas:**
  - Pode-se encontrar a forma fechada para o valor de  $T(n)$  normalmente em três etapas:
    1. Analisar os pequenos casos de  $T(n)$ , o que pode nos fornecer *insights*
    2. Encontrar e provar uma recorrência para o valor de  $T(n)$
    3. Encontrar e provar uma forma fechada para a recorrência



# Recorrências (2)

## ■ Definição:

- Uma recorrência é uma equação ou desigualdade que descreve uma função em termos de seu próprio valor em entradas menores

## ■ Aplicação e Resolução:

- A complexidade de algoritmos recursivos pode ser frequentemente descrita através de recorrências
- Geralmente, recorreremos ao **Teorema Mestre** para resolver estas recorrências
- Em casos em que o **Teorema Mestre** não se aplica, a recorrência deve ser resolvida de outras maneiras
- Resolver uma recorrência significa eliminar as referências que ela faz a si mesma
- Três dos métodos mais comuns para resolução de recorrências são o método de substituição, o método de árvore de recursão e o teorema mestre
- Próxima aula..... Resolução de Recorrências



# Algoritmos Recursivos – Observações (1)

- A maioria dos **algoritmos recursivos** possuem uma **versão iterativa equivalente**, bastando utilizar uma **pilha explícita**
- Se um problema é definido em **termos recursivos**, a **implementação via algoritmos recursivos é facilitada**
  - Entretanto, isto **não quer dizer que esta será a melhor solução**
- É **necessário** estar **atento** ao fator de **ramificação da recursão**, ou seja, **quantas chamadas recursivas** serão feitas por vez
- **Erros de implementação fatalmente geram loop infinito ou estouro de pilha**





# Algoritmos Recursivos – Observações (2)

## ■ Estouro de Pilha:

- Normalmente, a **pilha de execução** possui uma **região limitada de memória**, geralmente no **início do próprio programa**
- Quando um **há uso de mais memória do que o suportado**, ocorre o **estouro da pilha**, que implica na **suspensão da execução** do programa
- Em **recursividade**, **empilhar muitos parâmetros e variáveis locais** pode **causar este problema**

## ■ Recursão em Cauda vs. Estouro de Pilha:

- Algumas **linguagens** tiram **proveito da recursão em cauda** e **não ocupam espaço na pilha de execução**
- Desta maneira, **funções recursivas em cauda não estouram a pilha**, mesmo em **loop infinito**

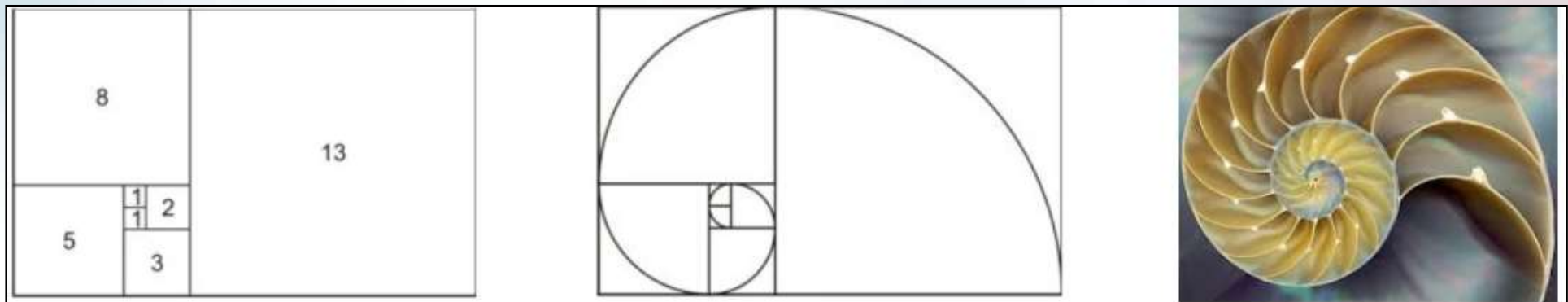
# Problema 04: Fibonacci (1)

## ■ Problema:

- A sequência [0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, ...] é conhecida como **Série de Fibonacci** e tem aplicações teóricas e práticas, na medida em que alguns padrões na natureza parecem segui-la. Pode ser obtida através da definição recursiva:

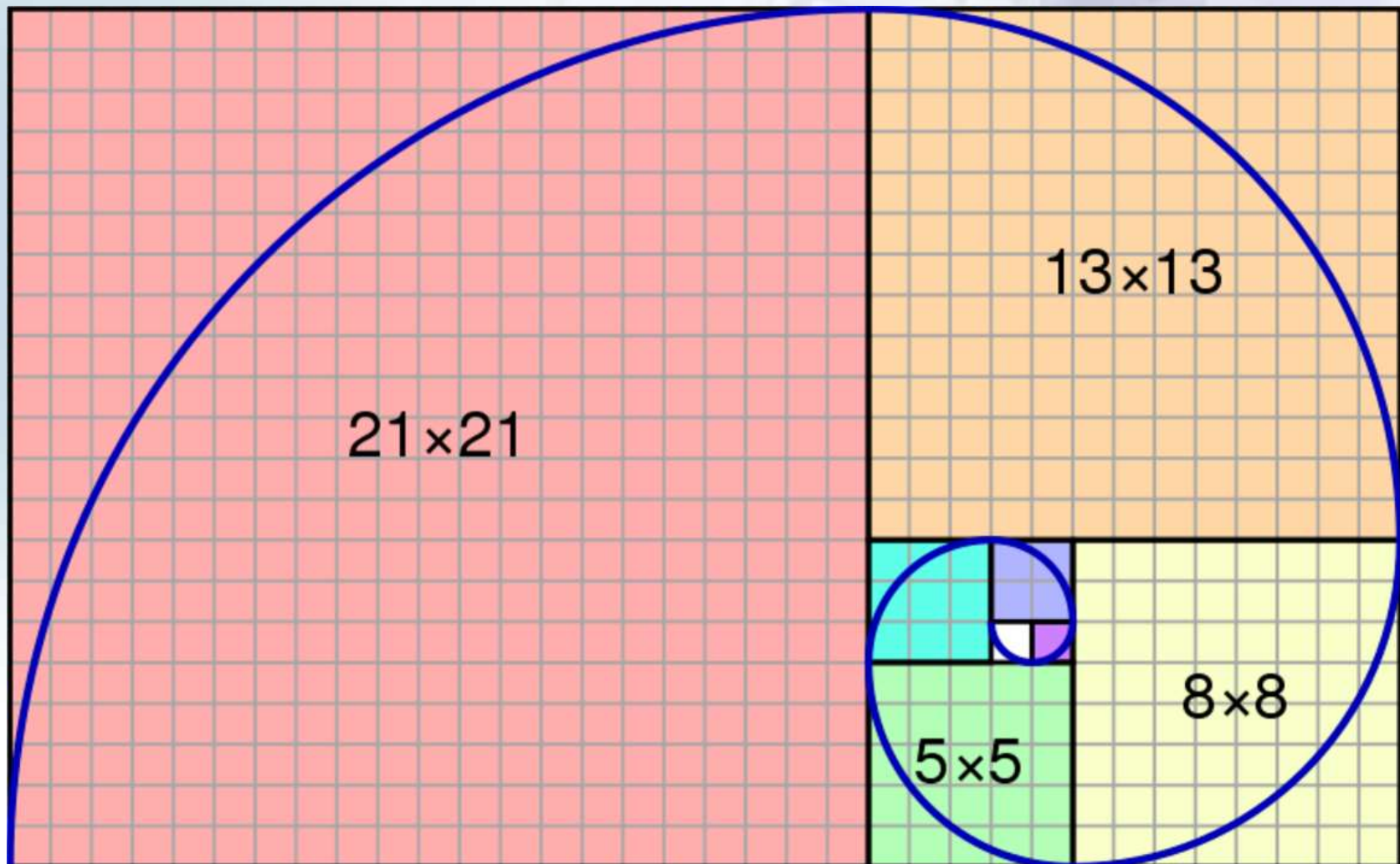
$$Fib(n) = \begin{cases} 0 & \text{se } n = 0 \\ 1 & \text{se } n = 1 \\ Fib(n-1) + Fib(n-2) & \text{se } n > 1 \end{cases}$$

## ▪ Aplicação Prática:



## Problema 04: Fibonacci (2)

- **Aplicação Prática:**

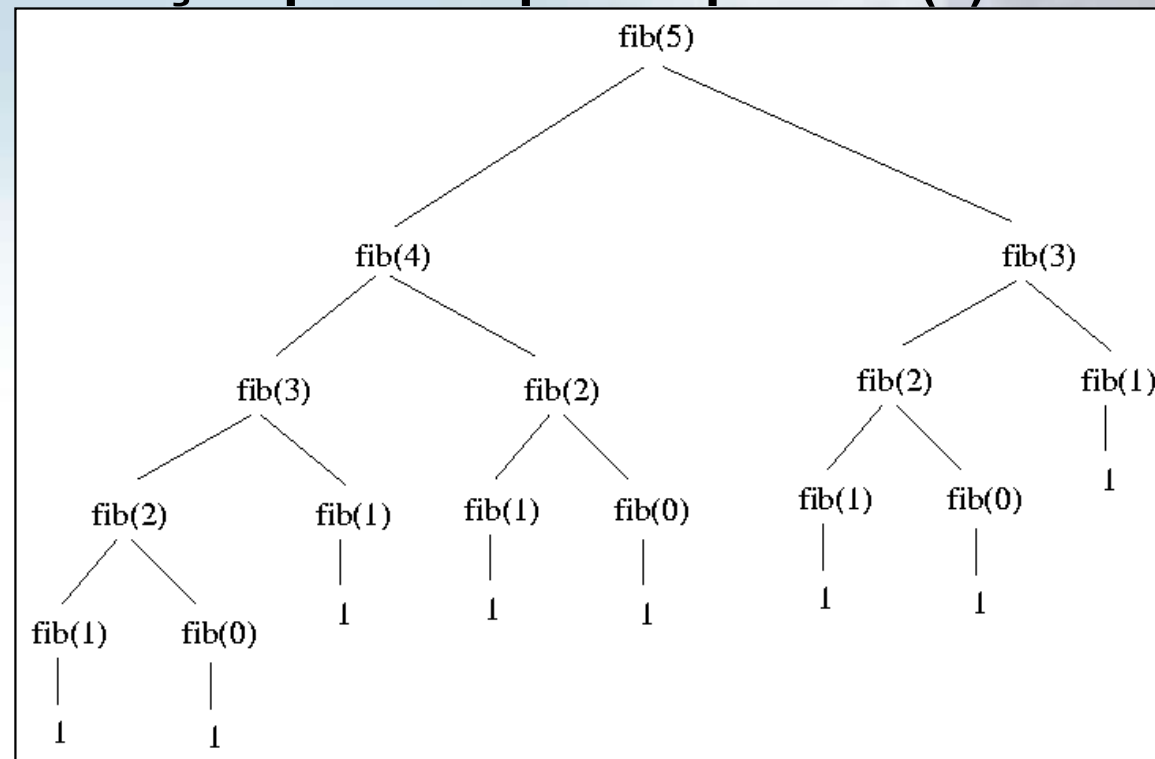


# Problema 04: Fibonacci (3)

- **Resolução Recursiva:**

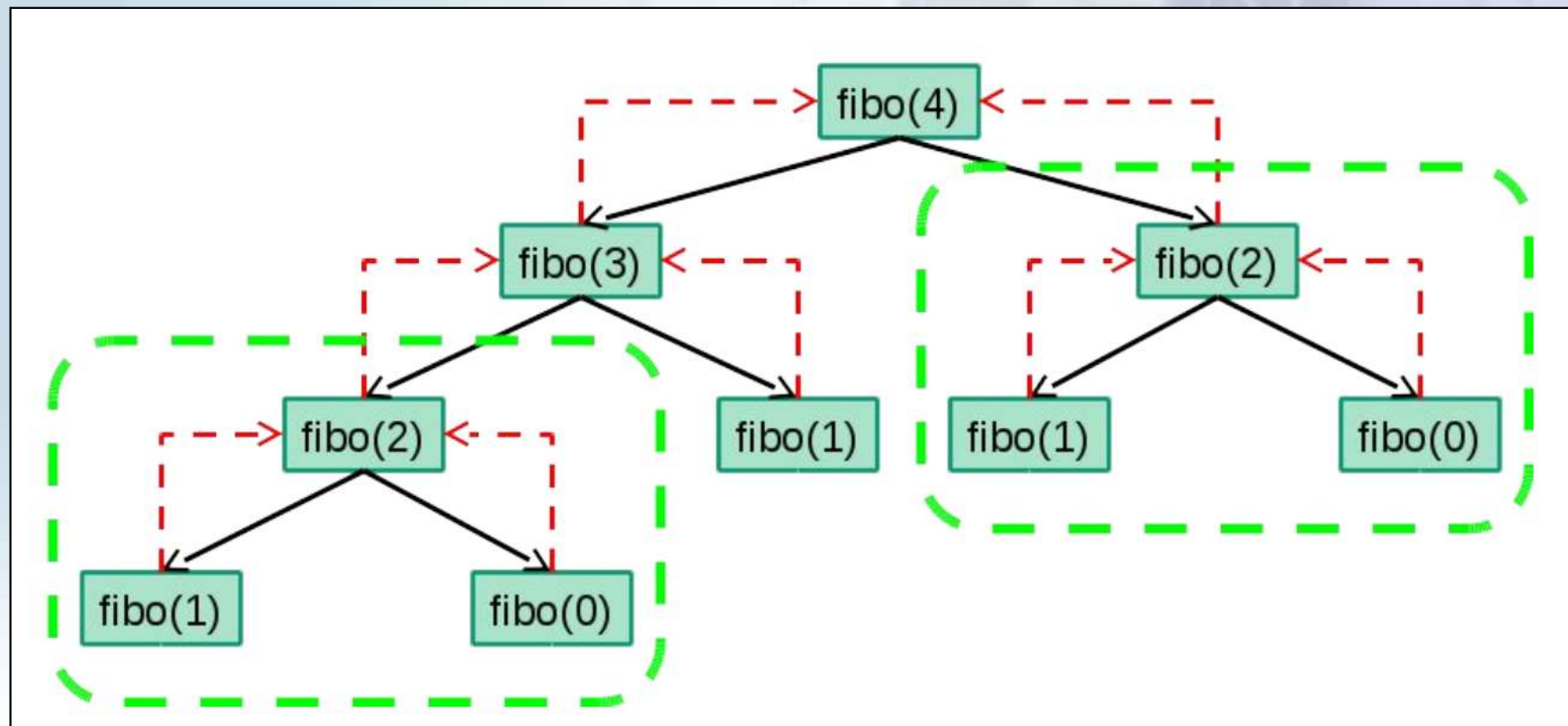
```
1 int fib(int n)
2 {
3     if(n < 2)
4         return 1;
5     else
6         return fib(n-1)+fib(n-2);
7 }
```

- **Como é a execução passo a passo para  $\text{fib}(5) = 8$  ?**



# Problema 04: Fibonacci (4)

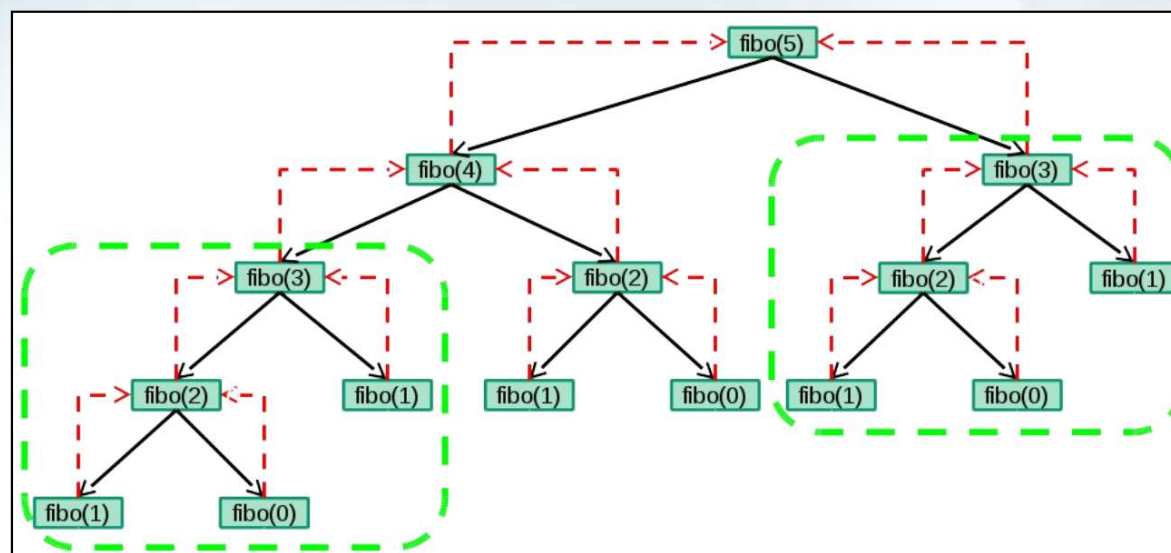
- Qual o problema deste algoritmo?





# Problema 04: Fibonacci (5)

- Qual o problema deste algoritmo?
  - Os termos  $F(n-1)$  e  $F(n-2)$  são computados independentemente e repetidas vezes
  - Número de Chamadas Recursivas é igual ao número de Fibonacci sendo calculado
  - Não se pode utilizar as Fórmulas de Recorrência anteriores → O Comportamento de  $F(n-1)$  e  $F(n-2)$  são independentes
  - Árvore Computacional de tamanho aproximado  $2^n$







# Problema 04: Fibonacci (6)

## ■ Complexidade de Tempo do Algoritmo Recursivo – $T(n)$ :

- Por inspeção, temos que:
  - $T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 1$
  - $T(n) = T(n-2) + T(n-3) + T(n-3) + T(n-4) + 1$
  - $T(n) = T(n-3) + T(n-4) + T(n-4) + T(n-5) + T(n-4) + T(n-5) + T(n-5) + T(n-6) + 1$
  - ..... E assim vai!

## ■ Fórmula de Recorrência Fechada:

- Conhecida como Razão Áurea
- Custo Exponencial

$$f_n = \frac{1}{\sqrt{5}} [\phi^n - (-\phi)^{-n}]$$

$$\phi = \frac{\sqrt{5}+1}{2} \approx 1,618$$

# Problema 04: Fibonacci (7)

- **Como resolver Fibonacci de Maneira Iterativa?**

- Utilizando apenas uma Repetição

```
1 int fibIt(int n)
2 {
3     int i=1; fib=1; anterior=0;
4     while (i < n) {
5         temp = fib;
6         fib = fib + anterior;
7         anterior = temp;
8         i++;
9     }
10    return fib;
11 }
```

- **Complexidade de Tempo do Algoritmo Iterativo –  $T(n)$ :**

- **Pior Caso:**  $O(n) \rightarrow$  Linear

# Problema 04: Fibonacci (8)

## ■ Conclusões:

- O **algoritmo recursivo** é extremamente **ineficiente**, pois **recalcula repetidas vezes** o mesmo valor
  - A **complexidade de tempo** para calcular, considerando as operações de adição, é  $T(n) = O(\varphi^n)$
- A versão iterativa deste algoritmo possui complexidade de tempo  $T(n) = O(n)$

## ■ Fibonacci Recursivo vs. Fibonacci Iterativo:

n	20	30	50	100
Recursivo	1 s	2 m	21 dias	$10^9$ anos
Iterativo	1/3 ms	1/2 ms	3/4 ms	1,5 ms

## ■ Lição:

- **Recursividade é elegante mas nem sempre é eficiente**
  - Queremos quebrar em subproblemas
  - Fibonacci recursivo não faz isso

# Outros Algoritmos Recursivos

## “Problemáticos” (1)

### ■ Função de Ackermann:

- Nomeada por Wilhelm Ackermann, é um dos mais simples e recém-descobertos exemplos de uma função computável **que não são funções recursivas primitivas**

$$A(0, n) = n + 1$$

$$A(m, 0) = A(m - 1, 1)$$

$$A(m, n) = A(m - 1, A(m, n - 1))$$

- Ver animação: <https://gfredericks.com/things/arith/ackermann>

### ■ Análise:

- Esta função **cresce assustadoramente rápido**:
  - $A(4, 3) = A(2^{65536} - 3)$
  - $A(4, 2)$  é maior do que o número de partículas do universo elevado a potência 200
  - $A(5, 2)$  não pode ser escrito como uma expansão decimal no universo físico
- Para valores de  $m > 4$  e  $n > 1$ , os valores só podem ser expressos utilizando-se a própria notação

# Outros Algoritmos Recursivos

## “Problemáticos” (2)

### ■ Função não Bem Definida:

- Seja a função  $G : \mathbb{Z}^+ \rightarrow \mathbb{Z}$ . Para todos os inteiros  $n \geq 1$ :

$$G(n) = \begin{cases} 1, & \text{se } n=1 \\ 1 + G(\frac{n}{2}), & \text{se } n \text{ é par} \\ G(3n - 1), & \text{se } n \text{ é ímpar e } n > 1 \end{cases}$$

### ■ Análise:

- $G(1) = 1$
- $G(2) = 1 + G(1) = 1 + 1 = 2$
- $G(3) = G(8) = 1 + G(4) = 1 + (1 + G(2)) = 1 + (1 + 2) = 4$
- $G(4) = 1 + G(2) = 1 + 2 = 3$
- $G(5) = G(14) = 1 + G(7) = 1 + G(20) = 1 + (1 + (1 + G(10))) = 3 + G(5) \rightarrow \text{Crash!!}$



# Conclusões

- **Recursividade é uma técnica natural para expressar algoritmos definidos em termos de recorrências**
  - Estes **algoritmos** são geralmente **traduções de equações de recorrência** em uma determinada linguagem de programação
- **Deve ser analisada a eficiência dos algoritmos recursivos, principalmente o fator de ramificação e o crescimento da pilha de execução**
  - Também deve ser analisada a **função de recorrência** relacionada ao problema – **ela pode não ser bem definida**
- **Em boa parte dos casos, a recursividade pura é utilizada mais como técnica conceitual do que como técnica computacional**



# PANC: Projeto e Análise de Algoritmos

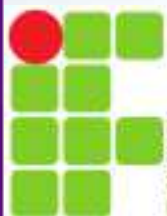
## Aula 06: Algoritmos Recursivos: Problemas e Análise da Complexidade

Breno Lisi Romano

**Dúvidas???**

<http://sites.google.com/site/blromano>

**Instituto Federal de São Paulo – IFSP São João da Boa Vista**  
**Bacharelado em Ciência da Computação – 3º Semestre**



INSTITUTO FEDERAL DE  
EDUCAÇÃO, CIÊNCIA E TECNOLOGIA  
SÃO PAULO  
Campus São João da Boa Vista