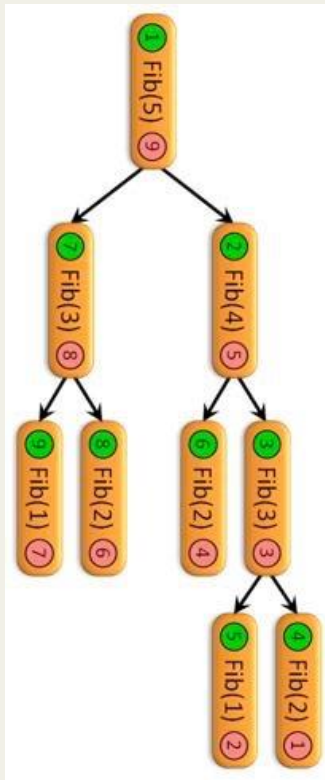


# RECURSÃO



- ▶ Dividir e conquistar
- ▶ Recursão Linear
- ▶ *Tail recursion*
- ▶ Recursão Binária
- ▶ *Memoization*
- ▶ Sistemas de Recorrência

# Dividir para Conquistar

---

- Uma técnica para resolver um problema complicado é dividi-lo em problemas mais pequenos (independentes), encontrar soluções para estes sub-problemas e depois combinar estas soluções de forma a obter a solução do problema inicial.
- No caso particular dos sub-problemas serem apenas instâncias mais pequenas do problema inicial então a aplicação desta técnica dá origem a um algoritmo recursivo
- **Exemplo:** Calcular a potência  $x^n$  de um número

# Recursão Linear

---

```
Algorithm Power(x, n){  
  if n = 0 then  
    return 1  
  if n is odd then  
    y := Power(x, (n - 1)/2)  
    return x * y * y  
  else  
    y := Power(x, n/2)  
    return y * y  
}
```

# Recursão Linear

---

```
Algorithm Power(x, n){  
  if n = 0 then  
    return 1  
  if n is odd then  
    y := Power(x, (n - 1)/2)  
    return x * y * y  
  else  
    y := Power(x, n/2)  
    return y * y  
}
```

- A análise do tempo de execução do algoritmo pode fazer-se recorrendo a traços de execução.
- O número de chamadas recursivas é  $1 + \log n$ , donde  $T(n)$  é  $O(\log n)$

## Exemplo: Pesquisa Binária

---

- Para o problema da pesquisa vimos o algoritmo de pesquisa linear cujo tempo de execução é  $O(n)$
- Para o caso em que o *input* é um vector X que se encontra ordenado temos um algoritmo melhor, conhecido por **pesquisa binária**

0	1	2	3	4	5	6	7
2	3	5	7	11	13	17	19
↑			↑				↑
low			mid				high

## Exemplo: Pesquisa Binária

---

- Compara-se o elemento  $x$  com o “**elemento do meio**”  $X[mid]$ 
  - se é igual, problema resolvido
  - se é menor procura-se em  $X[0] \dots X[mid-1]$
  - se é maior procura-se em  $X[mid+1] \dots X[n-1]$

- Cálculo de *mid*:

$$(min+max)/2 \quad \text{vs} \quad min + (max-min)/2$$

- apesar das expressões serem matematicamente equivalentes, quando se tem inteiros limitados a um dado intervalo a equivalência deixa de se verificar (a primeira versão pode conduzir a *overflows*)

# Pesquisa Binária

---

```
Algorithm binarySearch(X,x,min,max) {  
    if min > max then  
        return false  
    mid := min + (max-min)/2  
    if x = X[mid] then  
        return true  
    if x < X[mid] then  
        return binarySearch(X,x,min,mid-1)  
    else  
        return binarySearch(X,x,mid+1,max)  
}
```

$T(n)$  ?

# Pesquisa Binária

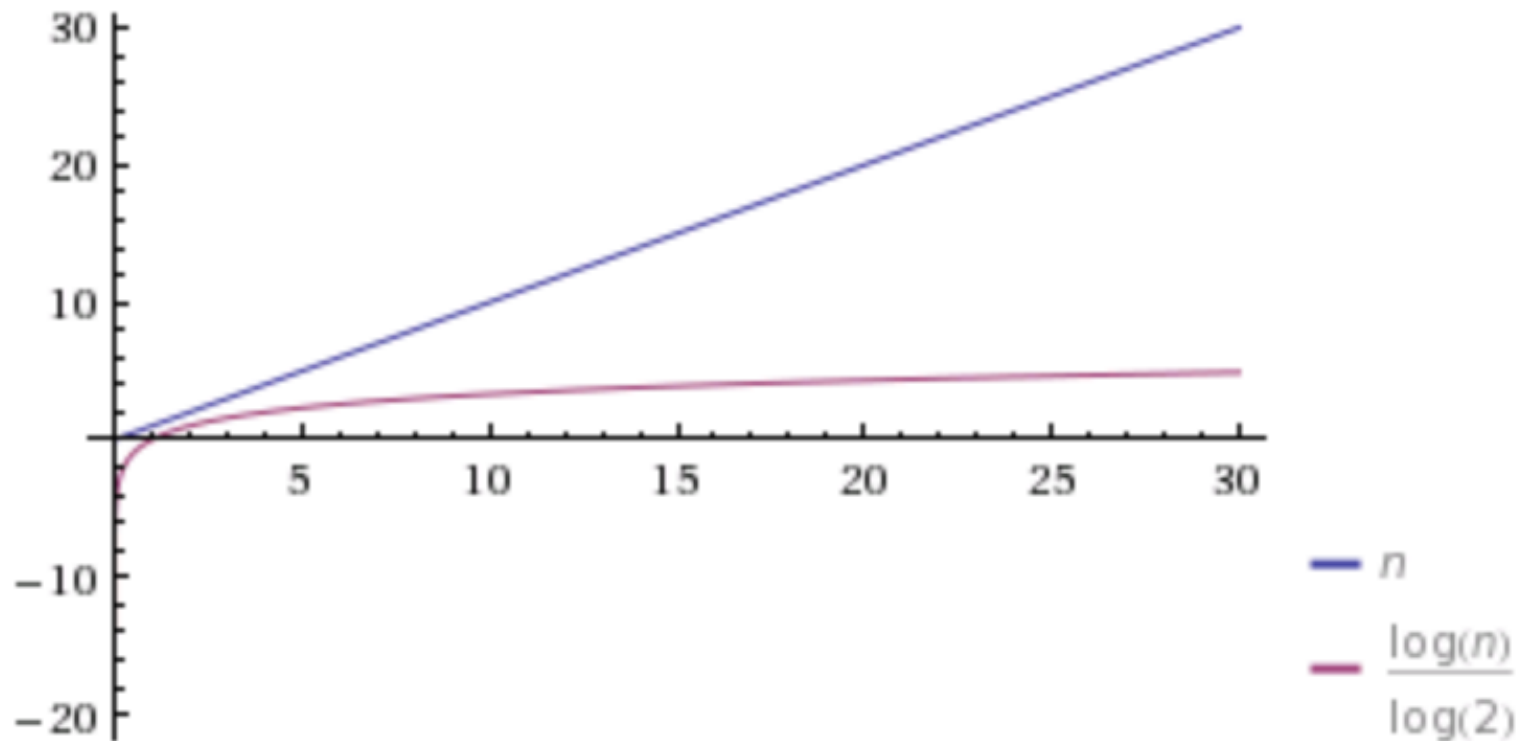
---

```
Algorithm binarySearch(X,x,min,max) {  
    if min > max then  
        return false  
    mid := min + (max-min)/2  
    if x = X[mid] then  
        return true  
    if x < X[mid] then  
        return binarySearch(X,x,min,mid-1)  
    else  
        return binarySearch(X,x,mid+1,max)  
}
```

Na execução de `binarySearch(X,x,0,max)`, o número de chamadas recursivas é, no pior caso,  $1+\log n$ , donde  $T(n)$  é  $O(\log n)$



# Pesquisa Linear vs Pesquisa Binária



## Recursão: Impacto em termos de memória

---

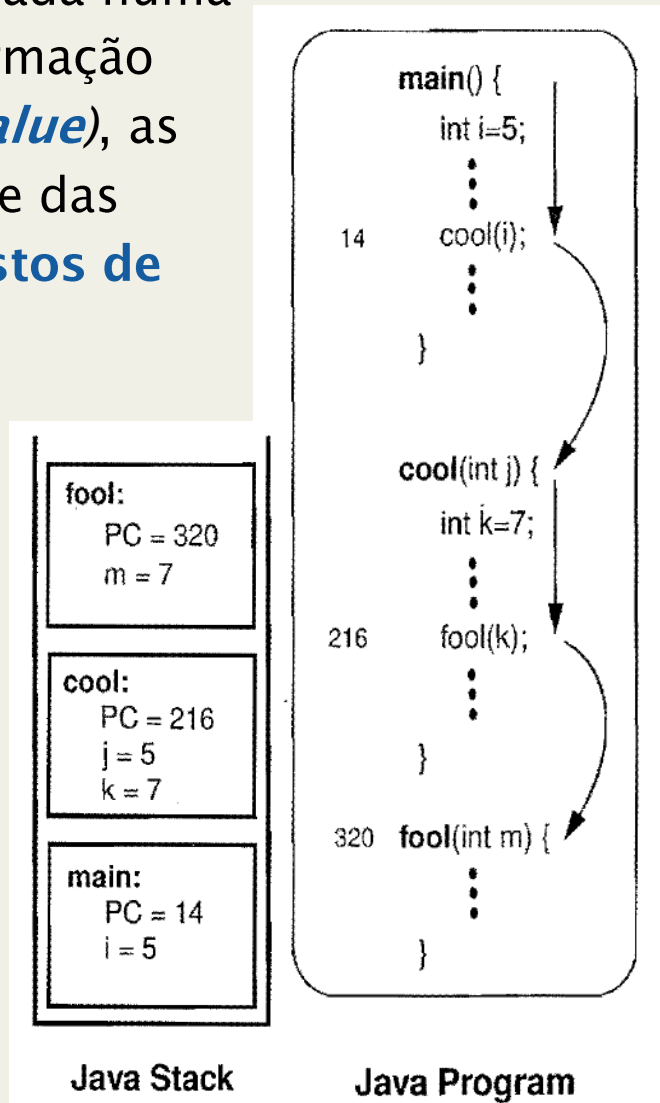
- A utilização da recursão permite a definição de algoritmos de uma forma sucinta e elegante mas que em geral tem um custo elevado em termos de memória
- De cada vez que se faz uma chamada recursiva é necessário guardar o estado da chamada ativadora (que vai ficar suspensa)
- Esta informação é guardada numa pilha (*call stack*) e só é retirada da pilha (libertando a memória ocupada) quando a chamada termina (quando chega ao *return*)

# Java Stack

- Durante a execução de um programa é guardada numa pilha (*Java Method Stack* ou **Java Stack**) informação sobre os parâmetros (no Java é por **call by value**), as variáveis locais e outra informação importante das chamadas a métodos. São chamados os **registos de activação**.
- Quando a memória disponível para guardar esta informação se esgota, o problema é assinalado com

## **StackOverflowError**

- Uma das causas mais comuns deste erro é recursão infinita ou excessivamente profunda



# Recursão

---

- **Vantagens:**
  - muitos problemas (e estruturas) são naturalmente definidos recursivamente
  - simplicidade da solução
  - fácil de perceber
- **Desvantagens:**
  - memória
  - desempenho
  - possibilidade de trabalho redundante

## *Tail Recursion*

---

- Quando num algoritmo recursivo a chamada recursiva é a última coisa a ser feita (não ficam pendentes outras operações) estamos na presença de *tail recursion*
- Este tipo de recursão é importante porque um algoritmo com *tail recursion* pode ser facilmente convertido num algoritmo não recursivo, resultando numa poupança de memória
- Os compiladores em geral geram código otimizado para situações de *tail recursion* (diz-se neste caso que implementam a *tail-call optimization*)
  - o código gerado para as chamadas que são *tail recursive* não requerem que se gaste mais espaço da *call stack*

# Exemplo

---

```
Algorithm ReverseArray(A, i, j){  
    if i<j then  
        swap A[i] and A[j]  
        ReverseArray(A, i+1, j-1)  
    return  
}
```

**versão *tail recursive***

**versão iterativa ?**

# Exemplo

---

```
Algorithm ReverseArray(A, i, j){  
    if i<j then  
        swap A[i] and A[j]  
        ReverseArray(A, i+1, j-1)  
    return  
}
```

**versão *tail recursive***

```
Algorithm ItReverseArray(A, i, j){  
    while i<j  
        swap A[i] and A[j]  
        i := i+1  
        j := j-1  
    return  
}
```

**versão iterativa**

# Exemplo

---

```
Algorithm Sum(A, n) {  
    if n>0 then  
        return A[n-1]+Sum(A, n-1)  
    return 0  
}
```

**versão *tail recursive* ?**



# Exemplo

```
Algorithm Sum(A, n){  
    if n>0 then  
        return A[n-1]+Sum(A, n-1)  
    return 0  
}
```

**versão *tail recursive***

```
Algorithm SumAux(A, n, acc){  
    if n>0 then  
        return SumAux(A, n-1, acc+A[n-1])  
    return acc  
}  
  
Algorithm Sum(A, n){  
    return SumAux(A, n, 0)  
}
```

# Exemplo

---

```
Algorithm SumAux(A, n, acc){  
  if n>0 then  
    return SumAux(A, n-1, acc+A[n-1])  
  return acc  
}
```

```
Algorithm Sum(A, n){  
  return SumAux(A, n, 0)  
}
```

**versão iterativa**

```
Algorithm ItSum(A, n){  
  acc := 0  
  while n>0  
    acc := acc+A[n-1]  
    n := n-1  
  return acc  
}
```

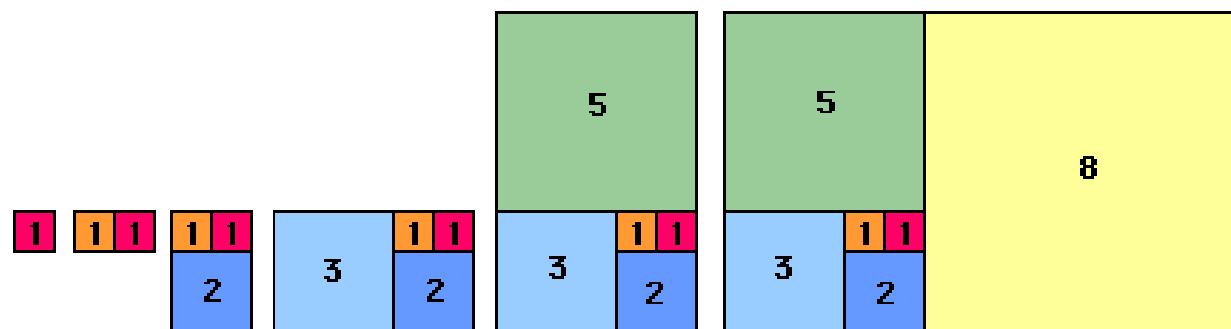
# Recursão Binária

---

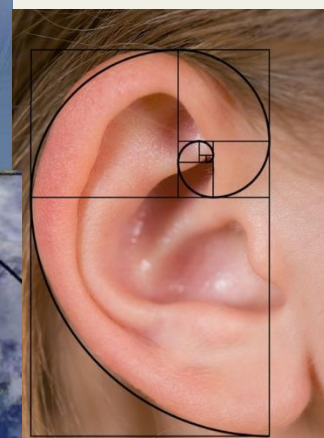
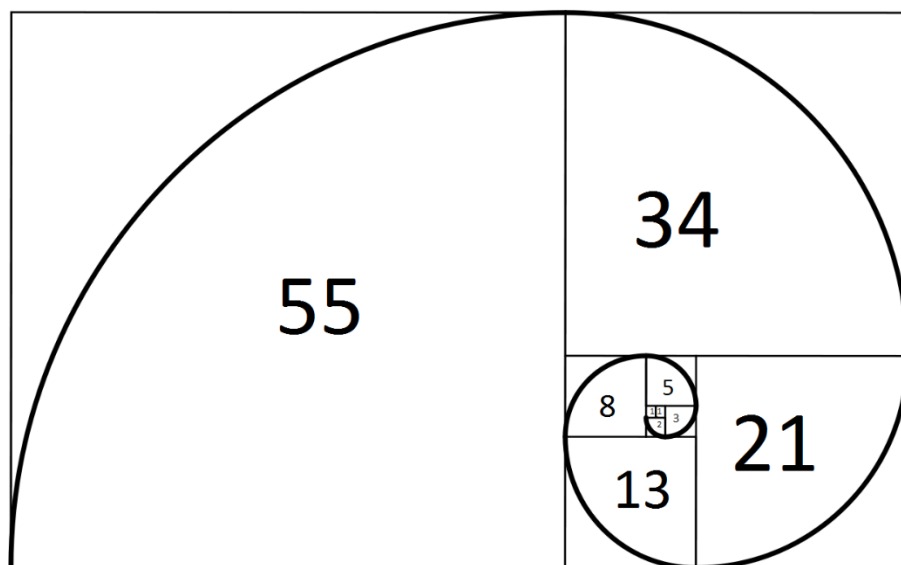
- Ocorre quando cada invocação do algoritmo (em casos que não pertencem à base) dá origem a duas chamadas recursivas
- **Exemplo**
  - Algoritmo recursivo para calcular a Sucessão de Fibonacci

```
Algorithm Fib(n) {  
    if n = 0 then  
        return 0  
  
    if n = 1 then  
        return 1  
  
    return Fib(n-1)+Fib(n-2)  
}
```

# Sequência de Fibonacci

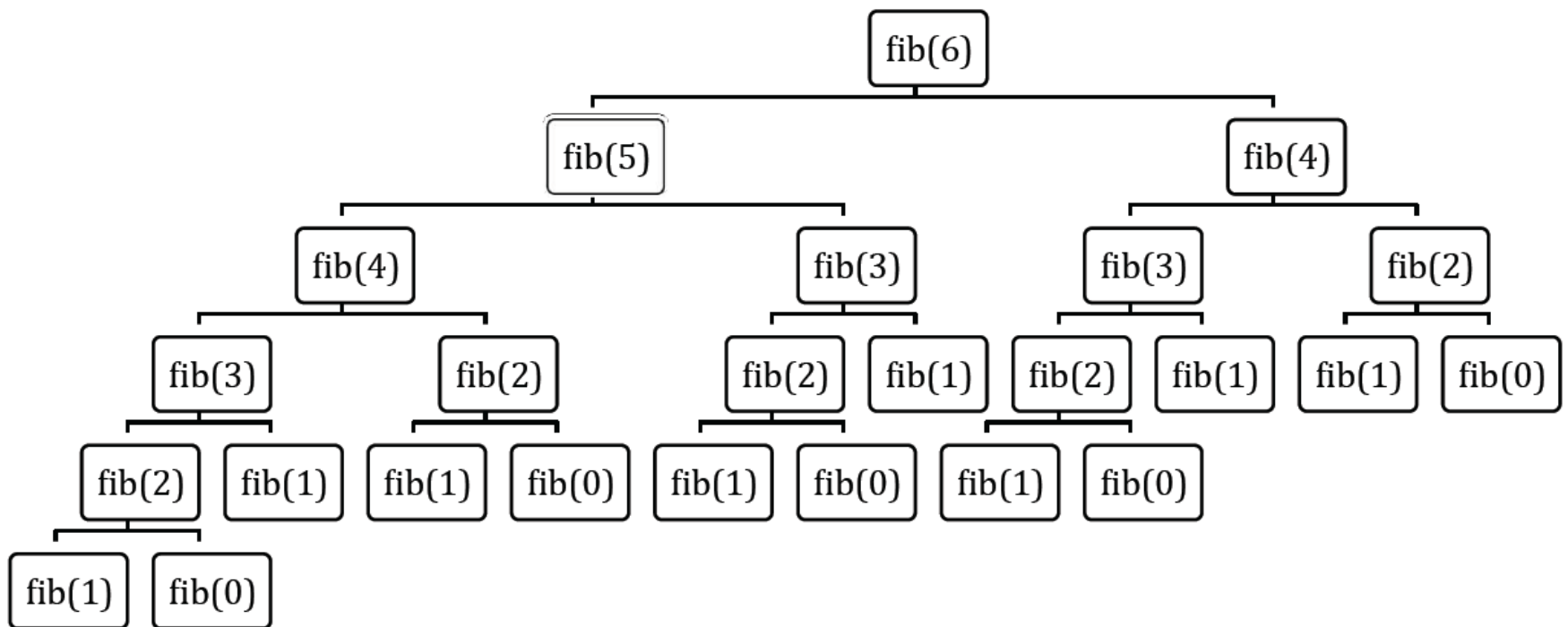


1, 1, 2, 3, 5, 8, ...



# Recursão Binária

- Árvore de chamadas recursivas para calcular **Fib(6)**



# Recursão Binária

---

```
Algorithm Fib(n) {  
    if n = 0 then  
        return 0  
    if n = 1 then  
        return 1  
    return Fib(n-1)+Fib(n-2)  
}
```

- O número de chamadas recursivas é  $O(2^n)$
- Prova-se que  $T(n)$  é  $\Theta(((1+\sqrt{5})/2)^n)$   
 *$(1+\sqrt{5})/2$  é o *golden ratio* ( $\varphi \approx 1.618$ , o *número de ouro*)*
- Existe uma versão recursiva linear que corre em tempo  $O(n)$  !!

## Memorização (*Memoization*)

---

- Uma técnica de optimização em que se memorizam resultados das chamadas a funções para evitar voltar a calcular valores já calculados
- No caso de funções recursivas, pode-se guardar todos os resultados conseguidos em chamadas recursivas, da primeira vez que a respectiva chamada for activada
  - Antes da execução de uma chamada recursiva, verifica-se se o resultado foi calculado anteriormente
  - A activação de uma determinada chamada recursiva só se dá uma vez
- Esta técnica reduz um algoritmo tipicamente exponencial para a dimensão da memória necessária para guardar todos os resultados gerados pelo algoritmo
- A complexidade espacial da solução cresce

# Exemplo: Fibonacci com memorização

---

```
Algorithm FibMem(n, mem) {  
    if mem[n] = -1  
        if n = 0 then  
            mem[n] := 0  
        else if n = 1 then  
            mem[n] := 1  
        else  
            mem[n] := FibMem(n-1, mem) + FibMem(n-2, mem)  
    return mem[n]  
}
```

```
Algorithm Fib(n) {  
    inicializar mem com uma sequencia de (n+1) -1's  
    return FibMem(n, mem)  
}
```



# Programação Dinâmica

---

- A memorização é uma técnica de **programação dinâmica**, que é uma outra abordagem à resolução de problemas
  - **Divide-and-conquer** Dividir um problema em sub-problemas mais pequenos e **independentes**, encontrar soluções para estes sub-problemas e depois combinar estas soluções de forma a obter a solução do problema inicial
  - **Dynamic Programming** Dividir um problema numa série de sub-problemas que se sobrepõem e encontrar soluções para problemas cada vez maiores

# Análise de Algoritmos Recursivos

- Uma forma sistemática de analisar um algoritmo recursivo é usando sistemas de equações de recorrência
- **Exemplo**

MERGESORT( $A[1..n]$ ):

```
if ( $n > 1$ )  
     $m \leftarrow \lfloor n/2 \rfloor$   
    MERGESORT( $A[1..m]$ )  
    MERGESORT( $A[m+1..n]$ )  
    MERGE( $A[1..n], m$ )
```

$$T(n) = \begin{cases} 1 & \text{if } n = 1, \\ 2T(n/2) + n & \text{otherwise.} \end{cases}$$

MERGE( $A[1..n], m$ ):

```
 $i \leftarrow 1; j \leftarrow m + 1$   
for  $k \leftarrow 1$  to  $n$   
    if  $j > n$   
         $B[k] \leftarrow A[i]; i \leftarrow i + 1$   
    else if  $i > m$   
         $B[k] \leftarrow A[j]; j \leftarrow j + 1$   
    else if  $A[i] < A[j]$   
         $B[k] \leftarrow A[i]; i \leftarrow i + 1$   
    else  
         $B[k] \leftarrow A[j]; j \leftarrow j + 1$   
for  $k \leftarrow 1$  to  $n$   
     $A[k] \leftarrow B[k]$ 
```

# Sistemas de recorrência

---

- Suponha-se que um problema  $P$  de tamanho  $n$ :
  - para  $n \leq c$  é resolvido directamente com custo inferior a  $k$  (constante)
  - para  $n > c$  é dividido em  $a$  problemas  $P$  de tamanho  $n/b$ 
    - o custo desta divisão é  $D(n)$
    - o custo de combinar as soluções dos sub-problemas é  $C(n)$
- O custo do algoritmo recursivo que se obtém é solução do sistema de recorrência:

$$T(n) = k \quad \text{para } n \leq c$$

$$T(n) = a.T(n/b) + D(n) + C(n) \quad \text{caso contrário}$$

# Sistemas de recorrência

---

- O custo do algoritmo recursivo que se obtém é solução do sistema de recorrência:

$$T(n) = k \quad \text{para } n \leq c$$

$$T(n) = a.T(n/b) + D(n) + C(n) \quad \text{caso contrário}$$

- Há vários métodos para resolver sistemas de recorrência, como o
  - *master method*
  - *iteration method*

Em particular, há alguns sistemas de recorrência “tipo”, que aparecem frequentemente, e cujas soluções são bem conhecidas.

```
RSolve[{T[n]==n+2*T[n/2], T[1]==1},T[n],n]
```

[Examples](#) [Random](#)

Input interpretation:

solve

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

for

$T(n)$

$$T(1) = 1$$

Result:

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

$\log(x)$  is the natural logarithm »

Computed by **Wolfram Mathematica**

[Download page](#)

```
RSolve[{T[n]==n+2*T[n/2], T[1]==1},T[n],n]
```

[Examples](#) [Random](#)

Input interpretation:

solve

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

for

$T(n)$

$$T(1) = 1$$

Result:

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

$\log(x)$  is the natural logarithm »

Computed by **Wolfram Mathematica**

[Download page](#)