

# Análise de Algoritmos

**Parte destes slides são adaptações de slides  
do Prof. Paulo Feofiloff e do Prof. José Coelho de Pina.**

# Introdução

CLRS 2.2 e 3.1  
AU 3.3, 3.4 e 3.6

# Exemplo: número de inversões

**Problema:** Dada uma permutação  $p[1..n]$ , determinar o número de inversões em  $p$ .

Uma **inversão** é um par  $(i, j)$  de índices de  $p$  tal que  $i < j$  e  $p[i] > p[j]$ .

**Entrada:**

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
$p$	2	4	1	9	5	3	8	6	7

# Exemplo: número de inversões

**Problema:** Dada uma permutação  $p[1..n]$ , determinar o número de inversões em  $p$ .

Uma **inversão** é um par  $(i, j)$  de índices de  $p$  tal que  $i < j$  e  $p[i] > p[j]$ .

**Entrada:**

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
$p$	2	4	1	9	5	3	8	6	7

**Saída:** 11

**Inversões:**  $(1, 3)$ ,  $(2, 3)$ ,  $(4, 5)$ ,  $(2, 6)$ ,  $(4, 6)$ ,  
 $(5, 6)$ ,  $(4, 7)$ ,  $(4, 8)$ ,  $(7, 8)$ ,  $(4, 9)$  e  $(7, 9)$ .

# Número de inversões

CONTA-INVERSÕES  $(p, n)$

```
1   $c \leftarrow 0$ 
2  para  $i \leftarrow 1$  até  $n - 1$  faça
3      para  $j \leftarrow i + 1$  até  $n$  faça
4          se  $p[i] > p[j]$ 
5              então  $c \leftarrow c + 1$ 
6  devolva  $c$ 
```

# Número de inversões

CONTA-INVERSÕES  $(p, n)$

```
1   $c \leftarrow 0$ 
2  para  $i \leftarrow 1$  até  $n - 1$  faça
3      para  $j \leftarrow i + 1$  até  $n$  faça
4          se  $p[i] > p[j]$ 
5              então  $c \leftarrow c + 1$ 
6  devolva  $c$ 
```

Se a execução de cada linha de código consome **1 unidade** de tempo, o consumo total é ...

# Consumo de tempo

Se a execução de cada linha de código consome 1 unidade de tempo, o consumo total é:

linha	todas as execuções da linha
1	= 1
2	= $n$
3	= $\sum_{i=2}^n i = (n+2)(n-1)/2$
4	= $\sum_{i=1}^{n-1} i = n(n-1)/2$
5	$\leq \sum_{i=1}^{n-1} i = n(n-1)/2$
6	= 1
<b>total</b>	$\leq (3/2)n^2 + n/2 + 1$

# Consumo de tempo

Se a execução de cada linha de código consome 1 unidade de tempo, o consumo total é:

linha	todas as execuções da linha
1	= 1
2	= $n$
3	= $\sum_{i=2}^n i = (n+2)(n-1)/2$
4	= $\sum_{i=1}^{n-1} i = n(n-1)/2$
5	$\leq \sum_{i=1}^{n-1} i = n(n-1)/2$
6	= 1
<b>total</b>	$\leq (3/2)n^2 + n/2 + 1$

O algoritmo **CONTA-INVERSÕES** consome não mais que  $(3/2)n^2 + n/2 + 1$  unidades de tempo.

# Consumo de tempo

Se a execução de **cada linha de código consome um tempo diferente**, o consumo total é:

linha	todas as execuções da linha	
1	=	1 $\times t_1$
2	=	$n \times t_2$
3	=	$(n + 2)(n - 1)/2 \times t_3$
4	=	$n(n - 1)/2 \times t_4$
5	$\leq$	$n(n - 1)/2 \times t_5$
6	=	1 $\times t_6$
<b>total</b>	$\leq$	<b>?</b>

# Consumo de tempo

Se a execução de **cada linha de código consome um tempo diferente**, o consumo total é:

linha	todas as execuções da linha	
1	= 1	$\times t_1$
2	= $n$	$\times t_2$
3	= $(n + 2)(n - 1)/2$	$\times t_3$
4	= $n(n - 1)/2$	$\times t_4$
5	$\leq n(n - 1)/2$	$\times t_5$
6	= 1	$\times t_6$
<b>total</b>	$\leq \left(\frac{t_3+t_4+t_5}{2}\right)n^2 + \left(t_2 + \frac{t_3-t_4-t_5}{2}\right)n + (t_1 - t_3 + t_6)$	
	= $c_2n^2 + c_1n + c_0$ ,	

onde  $c_2$ ,  $c_1$  e  $c_0$  são constantes que dependem da máquina.

# Consumo de tempo

Se a execução de **cada linha de código consome um tempo diferente**, o consumo total é:

linha	todas as execuções da linha	
1	= 1	$\times t_1$
2	= $n$	$\times t_2$
3	= $(n + 2)(n - 1)/2$	$\times t_3$
4	= $n(n - 1)/2$	$\times t_4$
5	$\leq n(n - 1)/2$	$\times t_5$
6	= 1	$\times t_6$
<b>total</b>	$\leq \left(\frac{t_3+t_4+t_5}{2}\right)n^2 + \left(t_2 + \frac{t_3-t_4-t_5}{2}\right)n + (t_1 - t_3 + t_6)$	
	= $c_2n^2 + c_1n + c_0$ ,	

onde  $c_2$ ,  $c_1$  e  $c_0$  são constantes que dependem da máquina.

$n^2$  é para sempre! Está nas entranhas do algoritmo!

# Notação O

Intuitivamente...

$O(f(n)) \approx$  funções que não crescem mais rápido que  $f(n)$   
 $\approx$  funções menores ou iguais a um múltiplo de  $f(n)$

$n^2$        $(3/2)n^2$        $9999n^2$        $n^2/1000$       etc.

crescem todas com a **mesma velocidade**

# Notação O

Intuitivamente...

$O(f(n)) \approx$  funções que não crescem mais rápido que  $f(n)$   
 $\approx$  funções menores ou iguais a um múltiplo de  $f(n)$

$n^2$      $(3/2)n^2$      $9999n^2$      $n^2/1000$     etc.

crescem todas com a **mesma velocidade**

●  $n^2 + 99n$  é  $O(n^2)$

●  $33n^2$  é  $O(n^2)$

●  $9n + 2$  é  $O(n^2)$

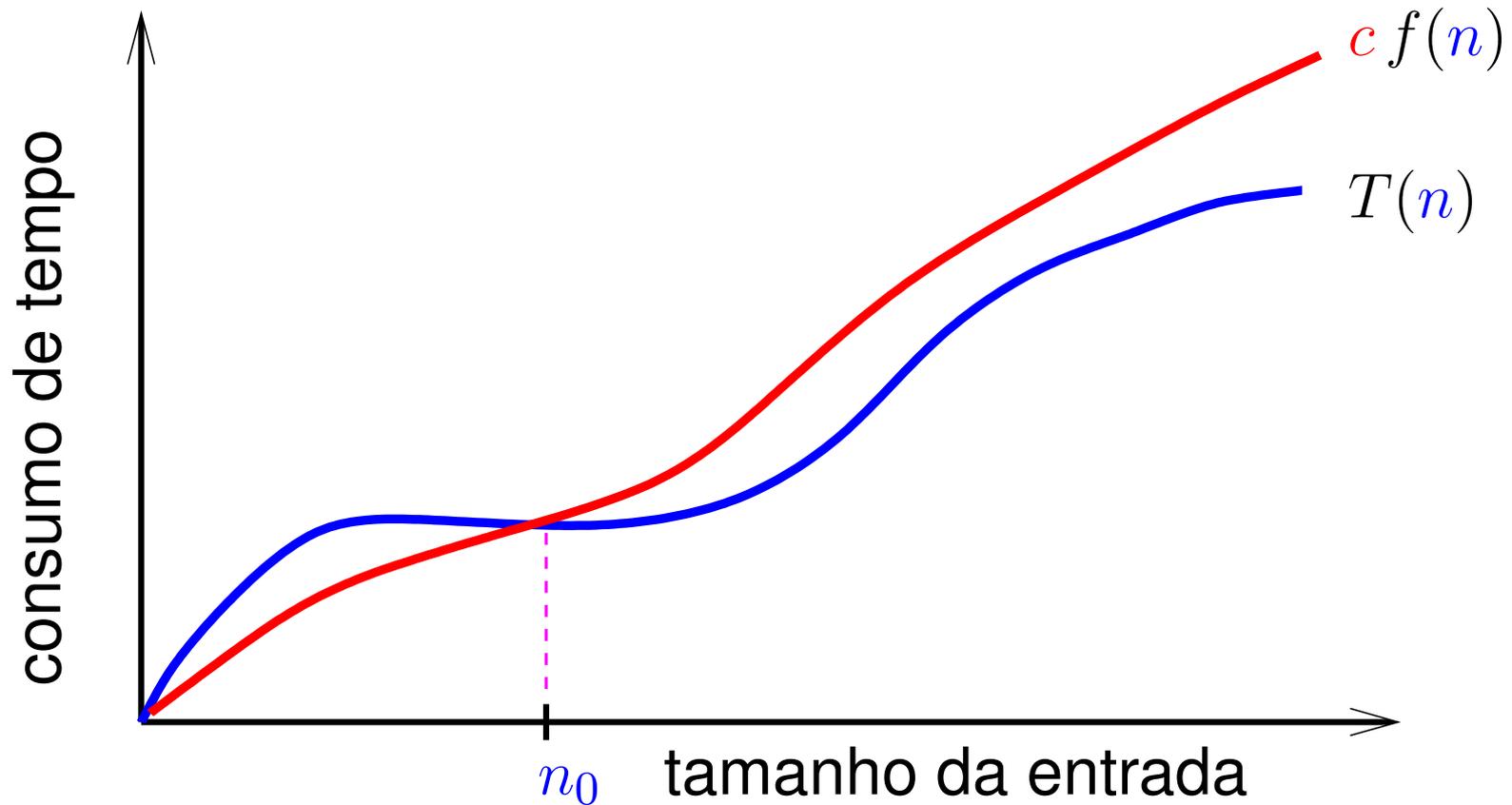
●  $0,00001n^3 - 200n^2$  **não é**  $O(n^2)$

# Definição

Sejam  $T(n)$  e  $f(n)$  funções dos inteiros nos reais.  
Dizemos que  $T(n)$  é  $O(f(n))$  se existem constantes  
positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$0 \leq T(n) \leq c f(n)$$

para todo  $n \geq n_0$ .

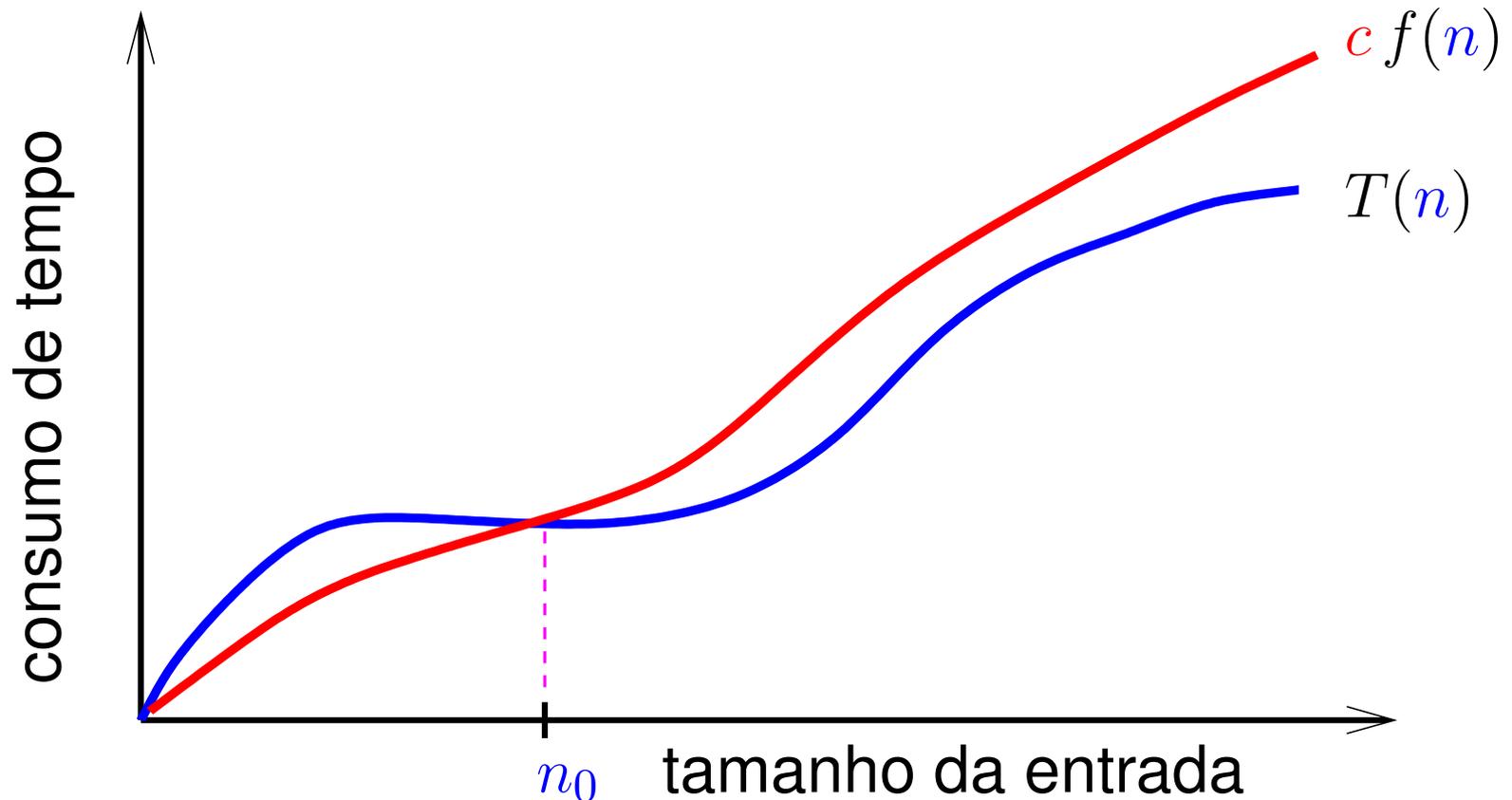


# Mais informal

$T(n)$  é  $O(f(n))$  se existe  $c > 0$  tal que

$$T(n) \leq c f(n)$$

para todo  $n$  suficientemente **GRANDE**.



# Exemplos

$T(n)$  é  $O(f(n))$  lê-se “ $T(n)$  é O de  $f(n)$ ” ou  
“ $T(n)$  é da ordem de  $f(n)$ ”

# Exemplos

$T(n)$  é  $O(f(n))$  lê-se “ $T(n)$  é O de  $f(n)$ ” ou  
“ $T(n)$  é da ordem de  $f(n)$ ”

## Exemplo 1

$10n^2$  é  $O(n^3)$ .

# Exemplos

$T(n)$  é  $O(f(n))$  lê-se “ $T(n)$  é O de  $f(n)$ ” ou  
“ $T(n)$  é da ordem de  $f(n)$ ”

## Exemplo 1

$10n^2$  é  $O(n^3)$ .

**Prova:** Para  $n \geq 1$ , temos que  $0 \leq 10n^2 \leq 10n^3$ .

# Exemplos

$T(n)$  é  $O(f(n))$  lê-se “ $T(n)$  é O de  $f(n)$ ” ou  
“ $T(n)$  é da ordem de  $f(n)$ ”

## Exemplo 1

$10n^2$  é  $O(n^3)$ .

**Prova:** Para  $n \geq 1$ , temos que  $0 \leq 10n^2 \leq 10n^3$ .

**Outra prova:** Para  $n \geq 10$ , temos  $0 \leq 10n^2 \leq n \times n^2 = 1n^3$ .

# Exemplos

$T(n)$  é  $O(f(n))$  lê-se “ $T(n)$  é  $O$  de  $f(n)$ ” ou  
“ $T(n)$  é da ordem de  $f(n)$ ”

## Exemplo 1

$10n^2$  é  $O(n^3)$ .

**Prova:** Para  $n \geq 1$ , temos que  $0 \leq 10n^2 \leq 10n^3$ .

**Outra prova:** Para  $n \geq 10$ , temos  $0 \leq 10n^2 \leq n \times n^2 = 1n^3$ .

## Exemplo 2

$\lg n$  é  $O(n)$ .

# Exemplos

$T(n)$  é  $O(f(n))$  lê-se “ $T(n)$  é  $O$  de  $f(n)$ ” ou  
“ $T(n)$  é da ordem de  $f(n)$ ”

## Exemplo 1

$10n^2$  é  $O(n^3)$ .

**Prova:** Para  $n \geq 1$ , temos que  $0 \leq 10n^2 \leq 10n^3$ .

**Outra prova:** Para  $n \geq 10$ , temos  $0 \leq 10n^2 \leq n \times n^2 = 1n^3$ .

## Exemplo 2

$\lg n$  é  $O(n)$ .

**Prova:** Para  $n \geq 1$ , tem-se que  $\lg n \leq 1n$ .

# Mais exemplos

## Exemplo 3

$20n^3 + 10n \log n + 5$  é  $O(n^3)$ .

# Mais exemplos

## Exemplo 3

$20n^3 + 10n \log n + 5$  é  $O(n^3)$ .

**Prova:** Para  $n \geq 1$ , tem-se que

$$20n^3 + 10n \lg n + 5 \leq 20n^3 + 10n^3 + 5n^3 = 35n^3.$$

# Mais exemplos

## Exemplo 3

$20n^3 + 10n \log n + 5$  é  $O(n^3)$ .

**Prova:** Para  $n \geq 1$ , tem-se que

$$20n^3 + 10n \lg n + 5 \leq 20n^3 + 10n^3 + 5n^3 = 35n^3.$$

**Outra prova:** Para  $n \geq 10$ , tem-se que

$$20n^3 + 10n \lg n + 5 \leq 20n^3 + n n \lg n + n \leq 20n^3 + n^3 + n^3 = 22n^3.$$

# Uso da notação $O$

$$O(f(n)) = \{T(n) : \text{existem } c \text{ e } n_0 \text{ tq } T(n) \leq cf(n), n \geq n_0\}$$

“ $T(n)$  é  $O(f(n))$ ” deve ser entendido como “ $T(n) \in O(f(n))$ ”.

“ $T(n) = O(f(n))$ ” deve ser entendido como “ $T(n) \in O(f(n))$ ”.

“ $T(n) \leq O(f(n))$ ” é feio.

“ $T(n) \geq O(f(n))$ ” não faz sentido!

“ $T(n)$  é  $g(n) + O(f(n))$ ” significa que existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$T(n) \leq g(n) + cf(n)$$

para todo  $n \geq n_0$ .

# Nomes de classes $O$

classe	nome
$O(1)$	constante
$O(\lg n)$	logarítmica
$O(n)$	linear
$O(n \lg n)$	$n \log n$
$O(n^2)$	quadrática
$O(n^3)$	cúbica
$O(n^k)$ com $k \geq 1$	polinomial
$O(2^n)$	exponencial
$O(a^n)$ com $a > 1$	exponencial

# Número de inversões

CONTA-INVERSÕES  $(p, n)$

```
1   $c \leftarrow 0$ 
2  para  $i \leftarrow 1$  até  $n - 1$  faça
3      para  $j \leftarrow i + 1$  até  $n$  faça
4          se  $p[i] > p[j]$ 
5              então  $c \leftarrow c + 1$ 
6  devolva  $c$ 
```

# Número de inversões

CONTA-INVERSÕES  $(p, n)$

```
1   $c \leftarrow 0$ 
2  para  $i \leftarrow 1$  até  $n - 1$  faça
3      para  $j \leftarrow i + 1$  até  $n$  faça
4          se  $p[i] > p[j]$ 
5              então  $c \leftarrow c + 1$ 
6  devolva  $c$ 
```

linha consumo de todas as execuções da linha

---

1	?
2	?
3	?
4	?
5	?
6	?

---

total ?

# Número de inversões

CONTA-INVERSÕES  $(p, n)$

```
1   $c \leftarrow 0$ 
2  para  $i \leftarrow 1$  até  $n - 1$  faça
3      para  $j \leftarrow i + 1$  até  $n$  faça
4          se  $p[i] > p[j]$ 
5              então  $c \leftarrow c + 1$ 
6  devolva  $c$ 
```

linha consumo de todas as execuções da linha

---

1  $O(1)$

2  $O(n)$

3  $O(n^2)$

4  $O(n^2)$

5  $O(n^2)$

6  $O(1)$

---

**total**  $O(3n^2 + n + 2) = O(n^2)$

# Conclusão

O algoritmo **CONTA-INVERSÕES** consome  $O(n^2)$  unidades de tempo.

Também escreve-se

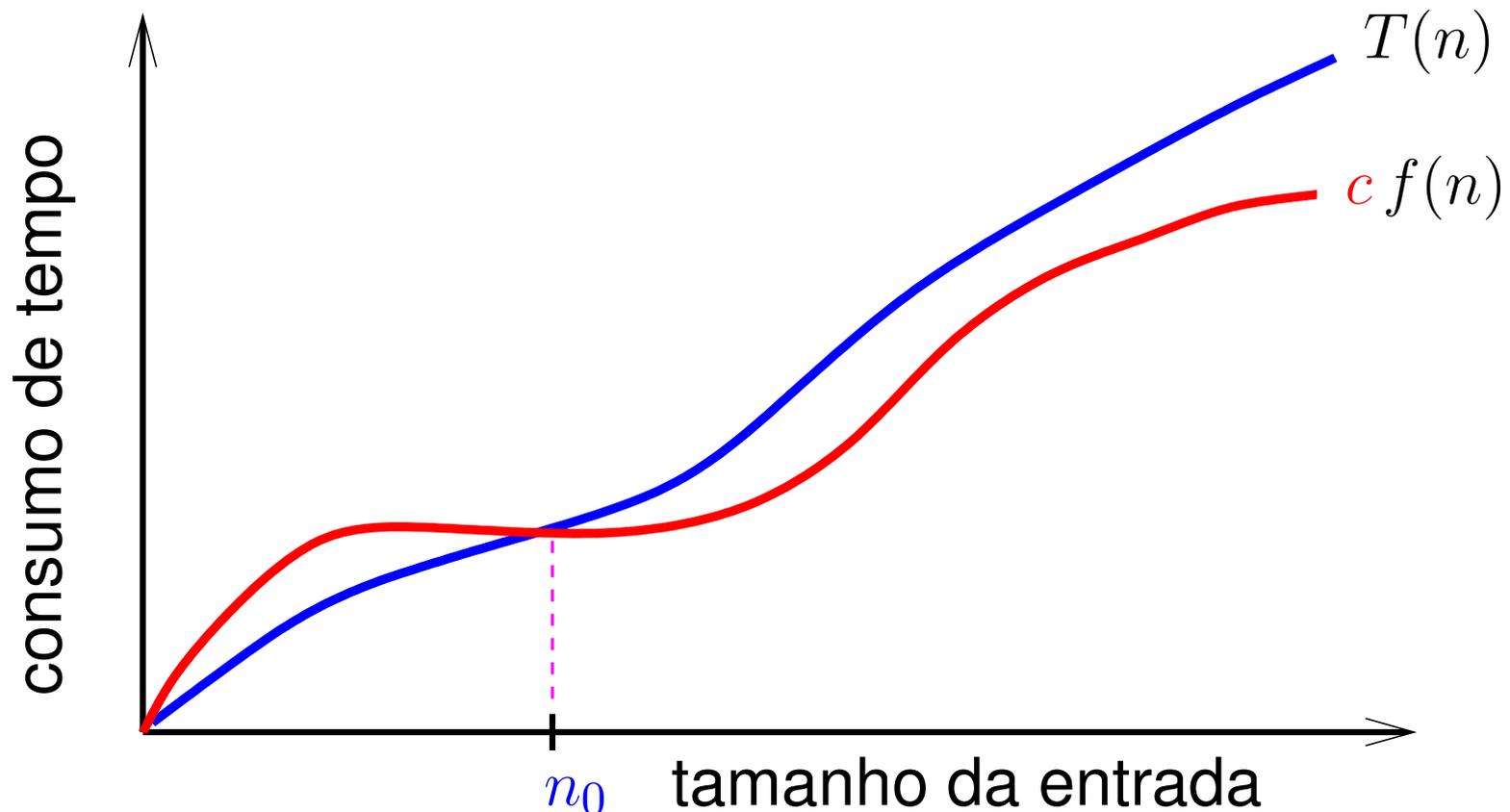
O algoritmo **CONTA-INVERSÕES** consome tempo  $O(n^2)$ .

# Notação Omega

Dizemos que  $T(n)$  é  $\Omega(f(n))$  se existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$c f(n) \leq T(n)$$

para todo  $n \geq n_0$ .

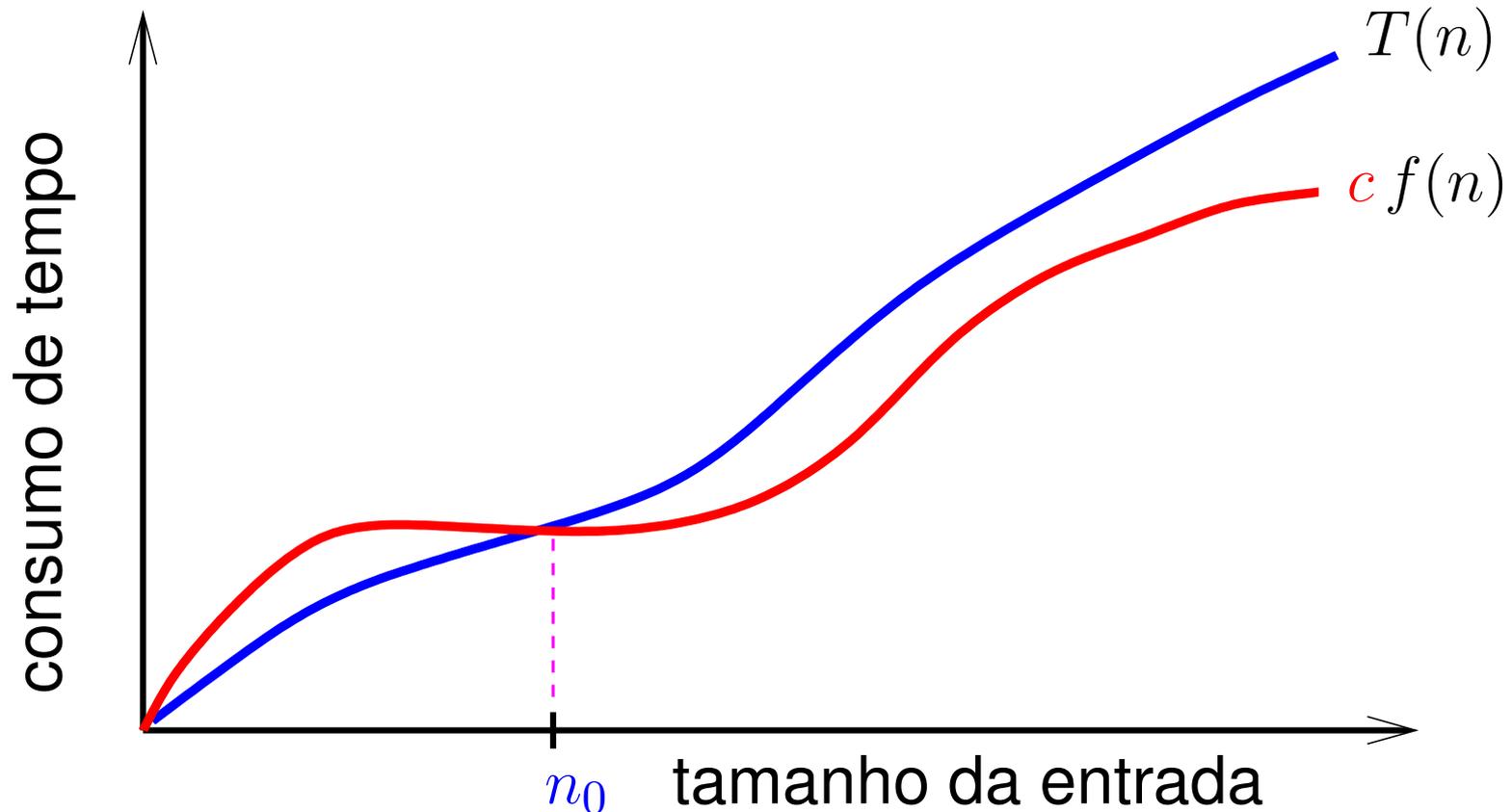


# Mais informal

$T(n) = \Omega(f(n))$  se existe  $c > 0$  tal que

$$c f(n) \leq T(n)$$

para todo  $n$  **suficientemente GRANDE.**



# Exemplos

## Exemplo 1

Se  $T(n) \geq 0.001n^2$  para todo  $n \geq 8$ , então  $T(n)$  é  $\Omega(n^2)$ .

# Exemplos

## Exemplo 1

Se  $T(n) \geq 0.001n^2$  para todo  $n \geq 8$ , então  $T(n)$  é  $\Omega(n^2)$ .

**Prova:** Aplique a definição com  $c = 0.001$  e  $n_0 = 8$ .

# Exemplo 2

O consumo de tempo do **CONTA-INVERSÕES** é  $O(n^2)$  e também  $\Omega(n^2)$ .

# Exemplo 2

O consumo de tempo do **CONTA-INVERSÕES** é  $O(n^2)$  e também  $\Omega(n^2)$ .

**CONTA-INVERSÕES** ( $p, n$ )

```
1   $c \leftarrow 0$ 
2  para  $i \leftarrow 1$  até  $n - 1$  faça
3      para  $j \leftarrow i + 1$  até  $n$  faça
4          se  $p[i] > p[j]$ 
5              então  $c \leftarrow c + 1$ 
6  devolva  $c$ 
```

# Exemplo 2

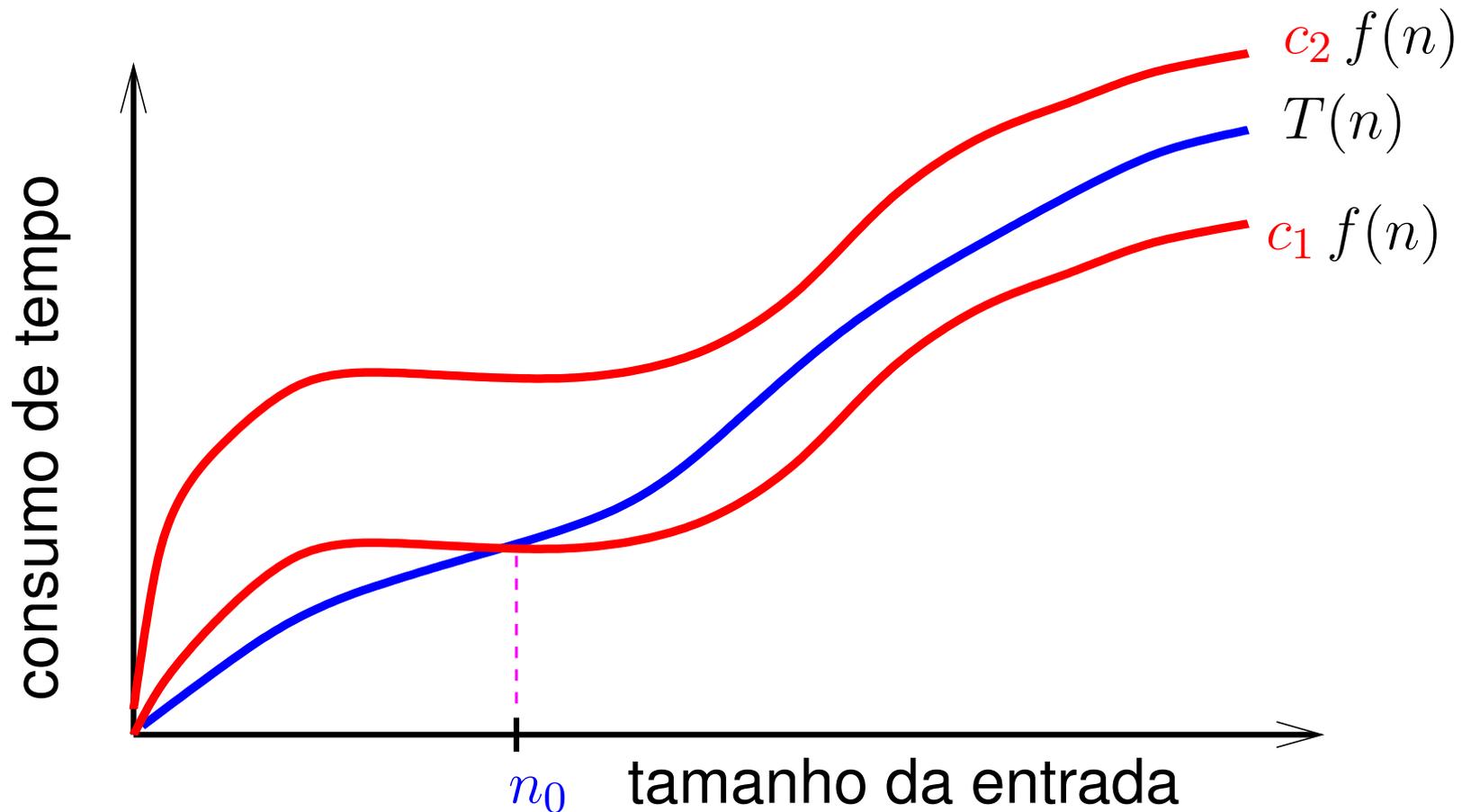
O consumo de tempo do **CONTA-INVERSÕES** é  $O(n^2)$  e também  $\Omega(n^2)$ .

linha	todas as execuções da linha
1	= 1
2	= $n$
3	= $(n + 2)(n - 1)/2$
4	= $n(n - 1)/2$
5	$\geq 0$
6	= 1
<b>total</b>	<b><math>\geq n^2 + n = \Omega(n^2)</math></b>

# Notação Theta

Sejam  $T(n)$  e  $f(n)$  funções dos inteiros no reais.  
Dizemos que  $T(n)$  é  $\Theta(f(n))$  se

$T(n)$  é  $O(f(n))$  e  $T(n)$  é  $\Omega(f(n))$ .

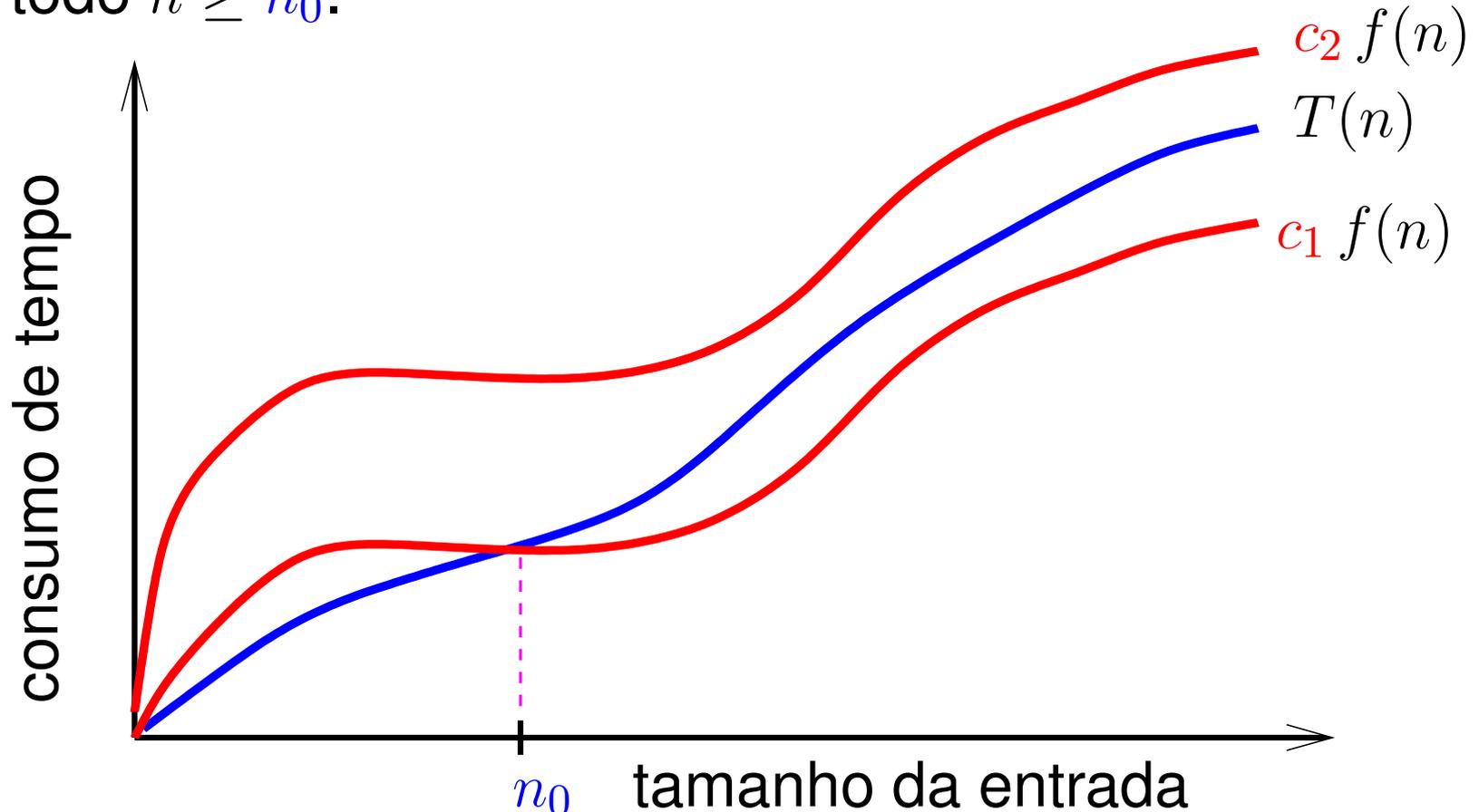


# Notação Theta

Dizemos que  $T(n)$  é  $\Theta(f(n))$  se se existem constantes positivas  $c_1, c_2$  e  $n_0$  tais que

$$c_1 f(n) \leq T(n) \leq c_2 f(n)$$

para todo  $n \geq n_0$ .



# Intuitivamente

Comparação **assintótica**, ou seja, para  $n$  **ENORME**.

comparação	comparação assintótica
$T(n) \leq f(n)$	$T(n)$ é $O(f(n))$
$T(n) \geq f(n)$	$T(n)$ é $\Omega(f(n))$
$T(n) = f(n)$	$T(n)$ é $\Theta(f(n))$

# Tamanho máximo de problemas

Suponha que cada operação consome 1 microsegundo ( $1\mu s$ ).

consumo de tempo ( $\mu s$ )	Tamanho máximo de problemas ( $n$ )		
	1 segundo	1 minuto	1 hora
$400n$	2500	150000	9000000
$20n \lceil \lg n \rceil$	4096	166666	7826087
$2n^2$	707	5477	42426
$n^4$	31	88	244
$2^n$	19	25	31

Michael T. Goodrich e Roberto Tamassia, *Projeto de Algoritmos*, Bookman.

# Crescimento de algumas funções

$n$	$\lg n$	$\sqrt{n}$	$n \lg n$	$n^2$	$n^3$	$2^n$
2	1	1,4	2	4	8	4
4	2	2	8	16	64	16
8	3	2,8	24	64	512	256
16	4	4	64	256	4096	65536
32	5	5,7	160	1024	32768	4294967296
64	6	8	384	4096	262144	$1,8 \cdot 10^{19}$
128	7	11	896	16384	2097152	$3,4 \cdot 10^{38}$
256	8	16	1048	65536	16777216	$1,1 \cdot 10^{77}$
512	9	23	4608	262144	134217728	$1,3 \cdot 10^{154}$
1024	10	32	10240	1048576	$1,1 \cdot 10^9$	$1,7 \cdot 10^{308}$

# Nomes de classes $\Theta$

classe	nome
$\Theta(1)$	constante
$\Theta(\log n)$	logarítmica
$\Theta(n)$	linear
$\Theta(n \log n)$	$n \log n$
$\Theta(n^2)$	quadrática
$\Theta(n^3)$	cúbica
$\Theta(n^k)$ com $k \geq 1$	polinomial
$\Theta(2^n)$	exponencial
$\Theta(a^n)$ com $a > 1$	exponencial

# Palavras de Cautela

Suponha que  $A$  e  $B$  são algoritmos para um mesmo problema. Suponha que o consumo de tempo de  $A$  é “essencialmente”  $100n$  e que o consumo de tempo de  $B$  é “essencialmente”  $n \log_{10} n$ .

# Palavras de Cautela

Suponha que  $A$  e  $B$  são algoritmos para um mesmo problema. Suponha que o consumo de tempo de  $A$  é “essencialmente”  $100n$  e que o consumo de tempo de  $B$  é “essencialmente”  $n \log_{10} n$ .

$100n$  é  $\Theta(n)$  e  $n \log_{10} n$  é  $\Theta(n \lg n)$ .

Logo,  $A$  é **assintoticamente** mais eficiente que  $B$ .

# Palavras de Cautela

Suponha que  $A$  e  $B$  são algoritmos para um mesmo problema. Suponha que o consumo de tempo de  $A$  é “essencialmente”  $100n$  e que o consumo de tempo de  $B$  é “essencialmente”  $n \log_{10} n$ .

$100n$  é  $\Theta(n)$  e  $n \log_{10} n$  é  $\Theta(n \lg n)$ .

Logo,  $A$  é **assintoticamente** mais eficiente que  $B$ .

$A$  é mais eficiente que  $B$  para  $n \geq 10^{100}$ .

$10^{100}$  = um *googol*

$\approx$  número de átomos no universo observável

= número **ENORME**

# Palavras de Cautela

## Conclusão:

Lembre das constantes e termos de baixa ordem que estão “**escondidos**” na notação assintótica.

Em geral um algoritmo que consome tempo  $\Theta(n \lg n)$ , e com fatores constantes razoáveis, é bem eficiente.

Um algoritmo que consome tempo  $\Theta(n^2)$  pode, algumas vezes, ser satisfatório.

Um algoritmo que consome tempo  $\Theta(2^n)$  é dificilmente aceitável.

Do ponto de vista de **AA**, **eficiente = polinomial**.

# Número de inversões

Você sabe fazer um algoritmo mais rápido para o problema do número de inversões?

# Número de inversões

Você sabe fazer um algoritmo mais rápido para o problema do número de inversões?

Note que o número de inversões pode ser  $\Theta(n^2)$ .

Portanto, para isso, não podemos contar de uma em uma as inversões, como faz o algoritmo que vimos hoje.

Temos que ser mais espertos...

# Número de inversões

Você sabe fazer um algoritmo mais rápido para o problema do número de inversões?

Note que o número de inversões pode ser  $\Theta(n^2)$ .

Portanto, para isso, não podemos contar de uma em uma as inversões, como faz o algoritmo que vimos hoje.

Temos que ser mais espertos...

**Ideia:** vamos ordenar e contar ao mesmo tempo!

# Número de inversões

Você sabe fazer um algoritmo mais rápido para o problema do número de inversões?

Note que o número de inversões pode ser  $\Theta(n^2)$ .

Portanto, para isso, não podemos contar de uma em uma as inversões, como faz o algoritmo que vimos hoje.

Temos que ser mais espertos...

**Ideia:** vamos ordenar e contar ao mesmo tempo!

**Resultado:** um algoritmo  $O(n \lg n)$  para o problema do número de inversões de uma permutação!

# Número de inversões

**Problema:** Dada uma permutação  $p[1 \dots n]$ , determinar o número de inversões em  $p$ .

Queremos um algoritmo  $O(n \lg n)$  para o problema.

O número de inversões pode ser  $\Theta(n^2)$ .

Portanto, não podemos contar de uma em uma as inversões, como faz o algoritmo anterior.

# Número de inversões

**Problema:** Dada uma permutação  $p[1 \dots n]$ , determinar o número de inversões em  $p$ .

Queremos um algoritmo  $O(n \lg n)$  para o problema.

O número de inversões pode ser  $\Theta(n^2)$ .

Portanto, não podemos contar de uma em uma as inversões, como faz o algoritmo anterior.

**Ideia:** Vamos **ordenar e contar** ao mesmo tempo!

A ordenação ajuda a contar várias inversões de uma só vez.

# Número de inversões

**Problema:** Dada uma permutação  $p[1 \dots n]$ , determinar o número de inversões em  $p$ .

Queremos um algoritmo  $O(n \lg n)$  para o problema.

O número de inversões pode ser  $\Theta(n^2)$ .

Portanto, não podemos contar de uma em uma as inversões, como faz o algoritmo anterior.

**Ideia:** Vamos **ordenar e contar** ao mesmo tempo!

A ordenação ajuda a contar várias inversões de uma só vez.

Que algoritmo de ordenação usaremos?

# Número de inversões

**Problema:** Dada uma permutação  $p[1 \dots n]$ , determinar o número de inversões em  $p$ .

Queremos um algoritmo  $O(n \lg n)$  para o problema.

O número de inversões pode ser  $\Theta(n^2)$ .

Portanto, não podemos contar de uma em uma as inversões, como faz o algoritmo anterior.

**Ideia:** Vamos ordenar e contar ao mesmo tempo!

A ordenação ajuda a contar várias inversões de uma só vez.

Que algoritmo de ordenação usaremos?

Duas opções: o **MERGESORT** e o **HEAPSORT**.  
Qual deles parece mais adequado?

# Número de inversões

**Problema:** Dada uma permutação  $p[1 \dots n]$ , determinar o número de inversões em  $p$ .

Queremos um algoritmo  $O(n \lg n)$  para o problema.

O número de inversões pode ser  $\Theta(n^2)$ .

Portanto, não podemos contar de uma em uma as inversões, como faz o algoritmo anterior.

**Ideia:** Vamos **ordenar e contar** ao mesmo tempo!

A ordenação ajuda a contar várias inversões de uma só vez.

Que algoritmo de ordenação usaremos?

Duas opções: o **MERGESORT** e o **HEAPSORT**.  
Qual deles parece mais adequado?

**Resposta:** o **MERGESORT**.

# Merge-Sort

Rearranja  $A[p..r]$ , com  $p \leq r$ , em ordem crescente.

**MERGESORT** ( $A, p, r$ )

1     **se**  $p < r$

2             **então**  $q \leftarrow \lfloor (p + r) / 2 \rfloor$

3                     **MERGESORT** ( $A, p, q$ )

4                     **MERGESORT** ( $A, q + 1, r$ )

5                     **INTERCALA** ( $A, p, q, r$ )

**Método:** Divisão e conquista.

# Intercalação

**Problema:** Dados  $A[p..q]$  e  $A[q+1..r]$  crescentes, rearranjar  $A[p..r]$  de modo que ele fique em ordem crescente.

Para que valores de  $q$  o problema faz sentido?

Entra:

	$p$			$q$				$r$	
$A$	22	33	55	77	99	11	44	66	88

# Intercalação

**Problema:** Dados  $A[p..q]$  e  $A[q+1..r]$  crescentes, rearranjar  $A[p..r]$  de modo que ele fique em ordem crescente.

Para que valores de  $q$  o problema faz sentido?

Entra:

	$p$				$q$				$r$
$A$	22	33	55	77	99	11	44	66	88

Sai:

	$p$				$q$				$r$
$A$	11	22	33	44	55	66	77	88	99

# Intercalação

**INTERCALA** ( $A, p, q, r$ )

```
0   ▷  $B[p..r]$  é um vetor auxiliar
1   para  $i \leftarrow p$  até  $q$  faça
2        $B[i] \leftarrow A[i]$ 
3   para  $j \leftarrow q + 1$  até  $r$  faça
4        $B[r + q + 1 - j] \leftarrow A[j]$ 
5    $i \leftarrow p$ 
6    $j \leftarrow r$ 
7   para  $k \leftarrow p$  até  $r$  faça
8       se  $B[i] \leq B[j]$ 
9           então  $A[k] \leftarrow B[i]$ 
10               $i \leftarrow i + 1$ 
11          senão  $A[k] \leftarrow B[j]$ 
12               $j \leftarrow j - 1$ 
```

# Adaptação do Merge-Sort

Conta o número de inversões de  $A[p..r]$ , com  $p \leq r$ , e rearranja  $A[p..r]$  em ordem crescente.

**CONTA-E-ORDENA** ( $A, p, r$ )

```
1  se  $p \geq r$ 
2      então devolva 0
3      senão  $q \leftarrow \lfloor (p + r) / 2 \rfloor$ 
4           $c \leftarrow$  CONTA-E-ORDENA ( $A, p, q$ ) +
5                  CONTA-E-ORDENA ( $A, q + 1, r$ ) +
6                  CONTA-E-INTERCALA ( $A, p, q, r$ )
7      devolva  $c$ 
```

**Método:** Divisão e conquista.

# Contagem na intercalação

CONTA-E-INTERCALA ( $A, p, q, r$ )

```
1  para  $i \leftarrow p$  até  $q$  faça
2       $B[i] \leftarrow A[i]$ 
3  para  $j \leftarrow q + 1$  até  $r$  faça
4       $B[r + q + 1 - j] \leftarrow A[j]$ 
5   $i \leftarrow p$ 
6   $j \leftarrow r$ 
7   $c \leftarrow 0$  ▷ inicializa o contador
8  para  $k \leftarrow p$  até  $r$  faça
9      se  $B[i] \leq B[j]$ 
10         então  $A[k] \leftarrow B[i]$ 
11              $i \leftarrow i + 1$ 
12         senão  $A[k] \leftarrow B[j]$ 
13              $j \leftarrow j - 1$ 
14              $c \leftarrow c + (q - i + 1)$  ▷ conta inversões
15 devolva  $c$ 
```

# Simulação

*A*

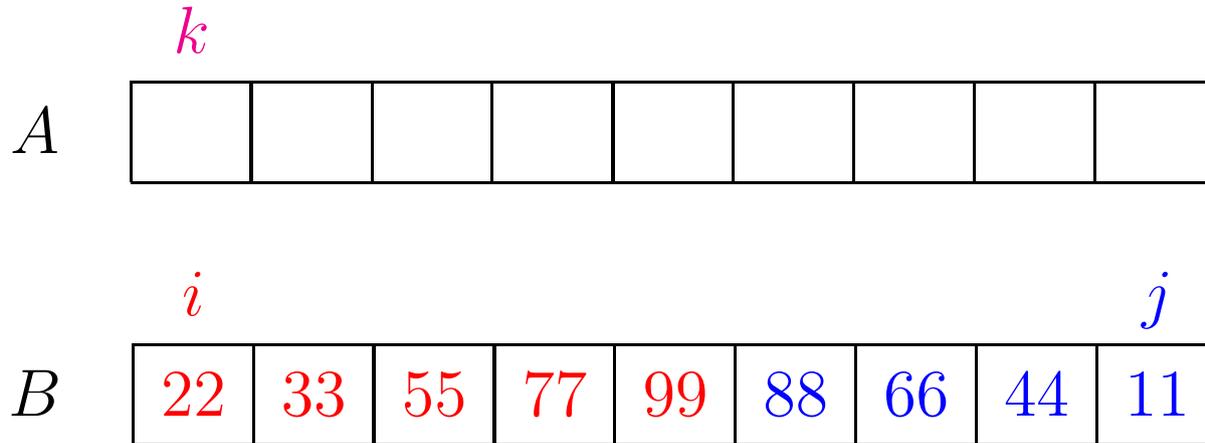
<i>p</i>				<i>q</i>				<i>r</i>
22	33	55	77	99	11	44	66	88

*B*

--	--	--	--	--	--	--	--	--

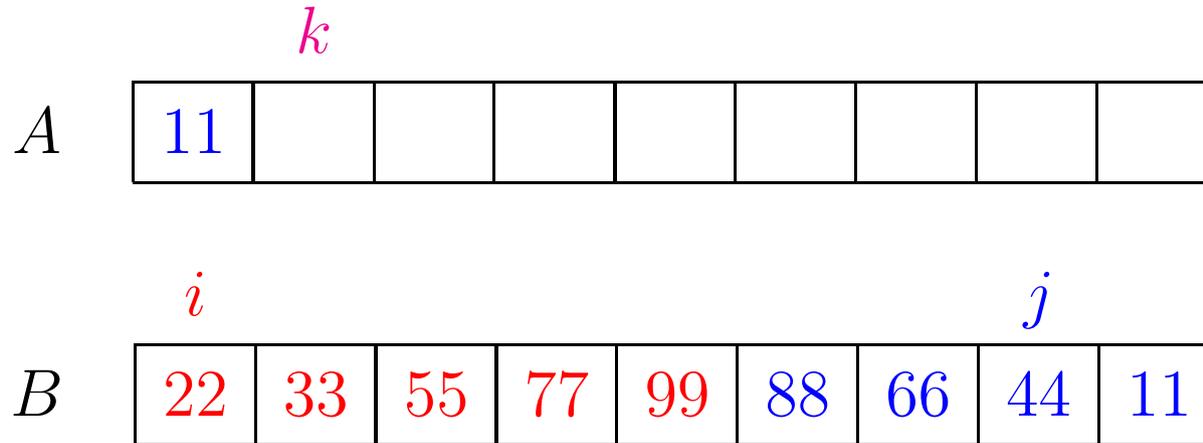
$$c = 0$$

# Simulação



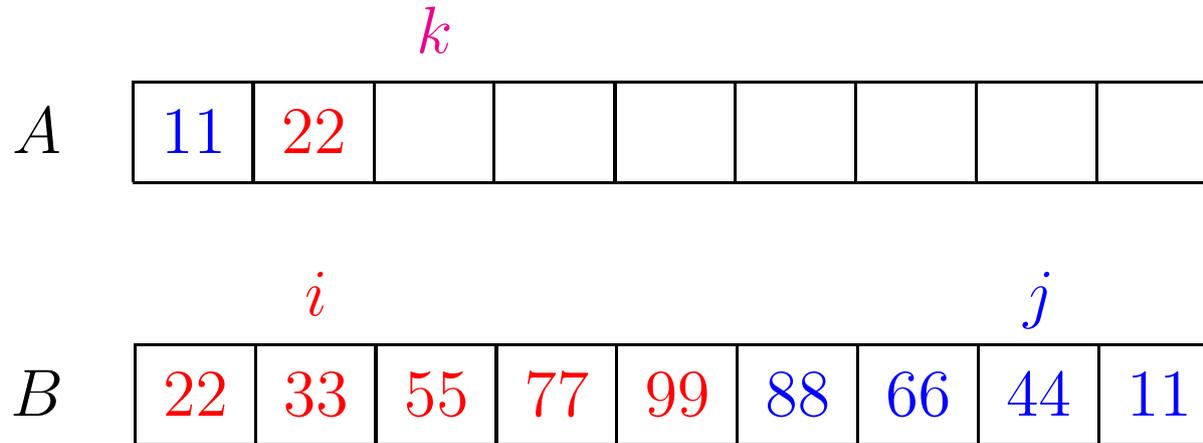
$$c = 0$$

# Simulação



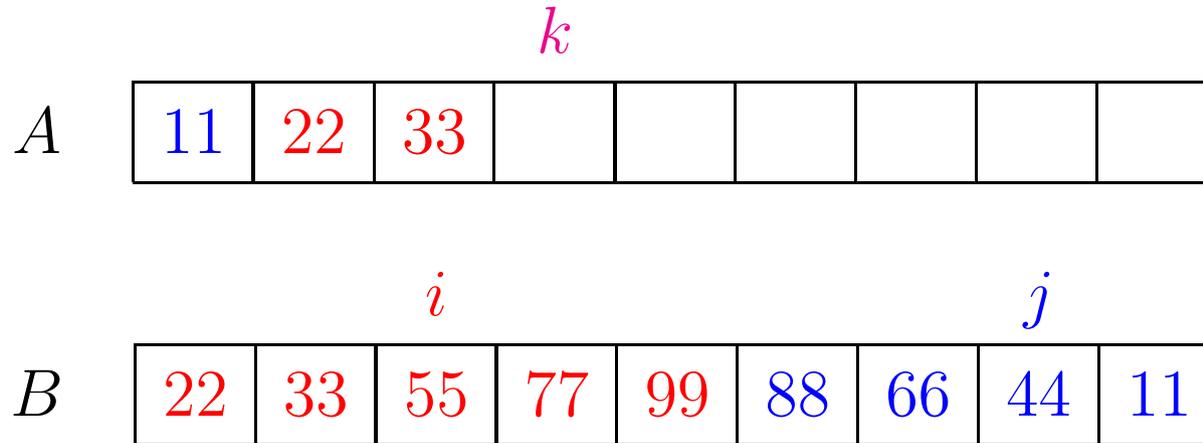
$$c = 0 + 5 = 5$$

# Simulação



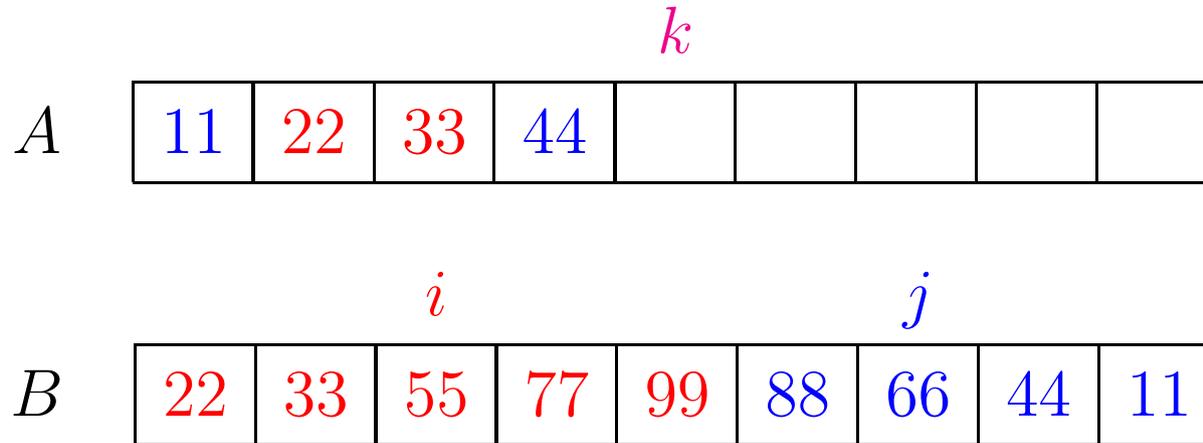
$$c = 5$$

# Simulação



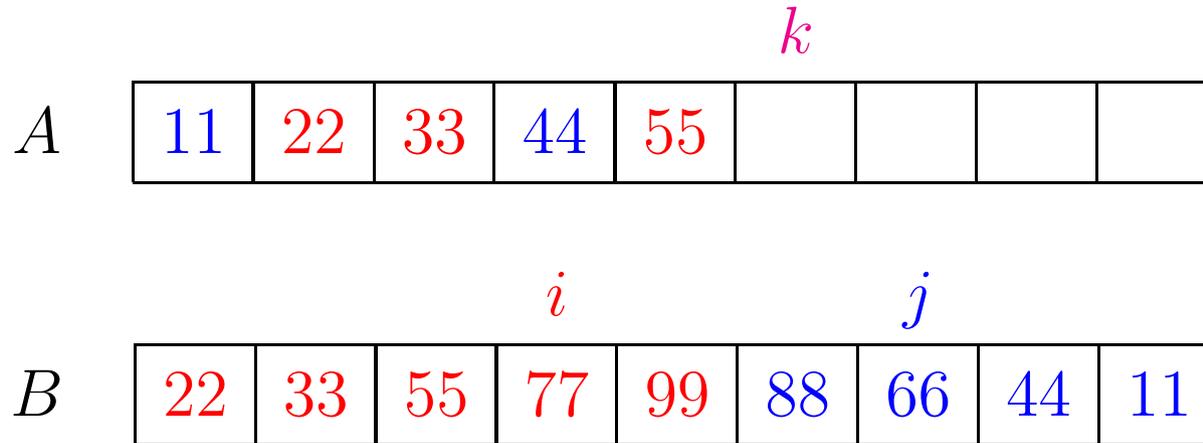
$$c = 5$$

# Simulação



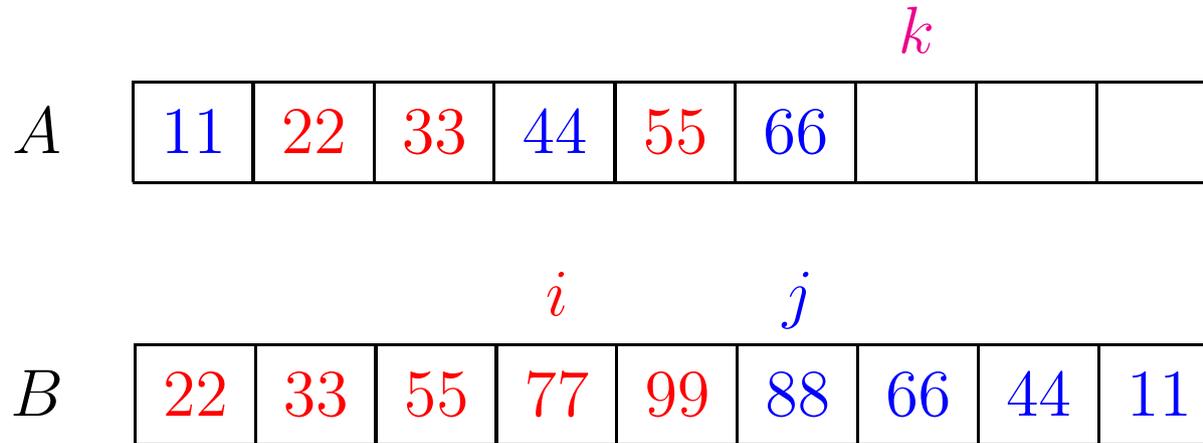
$$c = 5 + 3 = 8$$

# Simulação



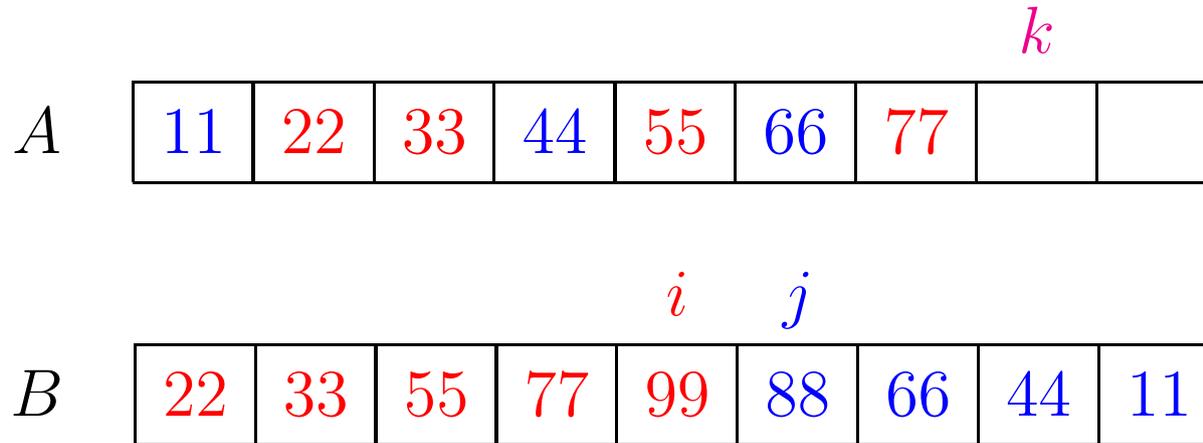
$$c = 8$$

# Simulação



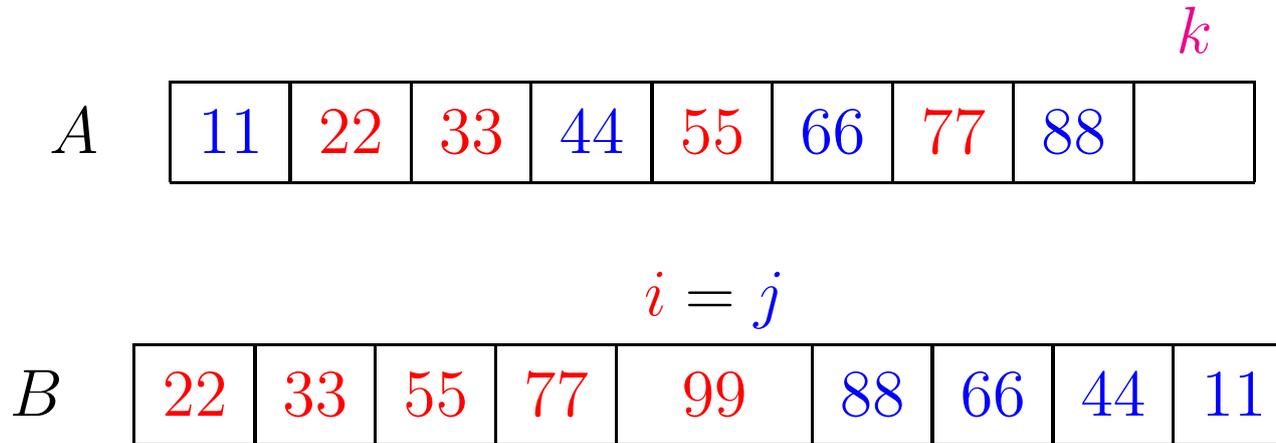
$$c = 8 + 2 = 10$$

# Simulação



$$c = 10$$

# Simulação



$$c = 10 + 1 = 11$$

# Simulação

*A*

11	22	33	44	55	66	77	88	99
----	----	----	----	----	----	----	----	----

*B*

22	33	55	77	99	88	66	44	11
----	----	----	----	----	----	----	----	----

*j*      *i*

$$c = 11$$

# Contagem na intercalação

CONTA-E-INTERCALA ( $A, p, q, r$ )

```
1  para  $i \leftarrow p$  até  $q$  faça
2       $B[i] \leftarrow A[i]$ 
3  para  $j \leftarrow q + 1$  até  $r$  faça
4       $B[r + q + 1 - j] \leftarrow A[j]$ 
5   $i \leftarrow p$ 
6   $j \leftarrow r$ 
7   $c \leftarrow 0$  ▷ inicializa o contador
8  para  $k \leftarrow p$  até  $r$  faça
9      se  $B[i] \leq B[j]$ 
10         então  $A[k] \leftarrow B[i]$ 
11              $i \leftarrow i + 1$ 
12         senão  $A[k] \leftarrow B[j]$ 
13              $j \leftarrow j - 1$ 
14              $c \leftarrow c + (q - i + 1)$  ▷ conta inversões
15 devolva  $c$ 
```

# Consumo de tempo

Quanto tempo consome em função de  $n := r - p + 1$ ?

linha      consumo de todas as execuções da linha

---

1             $O(n)$

2             $O(n)$

3             $O(n)$

4             $O(n)$

5–7          $O(1)$

8             $O(n)$

9             $O(n)$

10–14       $O(n)$

15           $O(1)$

---

**total**       $O(7n + 2) = O(n)$

# Conclusão

O algoritmo **CONTA-E-INTERCALA** consome  $O(n)$  unidades de tempo.

Também escreve-se

O algoritmo **CONTA-E-INTERCALA** consome tempo  $O(n)$ .

# Análise do Conta-E-Ordena

Seja  $T(n)$  o tempo consumido pelo **CONTA-E-ORDENA**.

# Análise do Conta-E-Ordena

Seja  $T(n)$  o tempo consumido pelo **CONTA-E-ORDENA**.

Vale a seguinte recorrência para  $T(n)$ :

$$T(n) = T(\lceil n/2 \rceil) + T(\lfloor n/2 \rfloor) + O(n)$$

# Análise do Conta-E-Ordena

Seja  $T(n)$  o tempo consumido pelo **CONTA-E-ORDENA**.

Vale a seguinte recorrência para  $T(n)$ :

$$T(n) = T(\lceil n/2 \rceil) + T(\lfloor n/2 \rfloor) + O(n)$$

**Solução:**  $T(n) = O(n \lg n)$ .

Prova?

# Análise do Conta-E-Ordena

Seja  $T(n)$  o tempo consumido pelo **CONTA-E-ORDENA**.

Vale a seguinte recorrência para  $T(n)$ :

$$T(n) = T(\lceil n/2 \rceil) + T(\lfloor n/2 \rfloor) + O(n)$$

**Solução:**  $T(n) = O(n \lg n)$ .

Prova?

Considera-se a recorrência simplificada

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

definida apenas para  $n$  potência de 2.

# Análise do Conta-E-Ordena

Seja  $T(n)$  o tempo consumido pelo **CONTA-E-ORDENA**.

Vale a seguinte recorrência para  $T(n)$ :

$$T(n) = T(\lceil n/2 \rceil) + T(\lfloor n/2 \rfloor) + O(n)$$

**Solução:**  $T(n) = O(n \lg n)$ .

Prova?

Considera-se a recorrência simplificada

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

definida apenas para  $n$  potência de 2.

Prova-se por indução em  $n$  que  $T(n) = n + n \lg n = O(n \lg n)$ .

# Prova

**Afirmação:** A recorrência

$$T(n) = \begin{cases} 1 & \text{se } n = 1 \\ 2T(n/2) + n & \text{se } n \geq 2, n \text{ potência de } 2 \end{cases}$$

tem como solução  $T(n) = n + n \lg n$ .

# Prova

**Afirmação:** A recorrência

$$T(n) = \begin{cases} 1 & \text{se } n = 1 \\ 2T(n/2) + n & \text{se } n \geq 2, n \text{ potência de } 2 \end{cases}$$

tem como solução  $T(n) = n + n \lg n$ .

**Prova:** Por indução em  $n$ .

Base:  $n = 1$

$$T(1) = 1 = 1 + 1 \cdot 0 = 1 + 1 \lg 1.$$

# Prova

**Afirmação:** A recorrência

$$T(n) = \begin{cases} 1 & \text{se } n = 1 \\ 2T(n/2) + n & \text{se } n \geq 2, n \text{ potência de } 2 \end{cases}$$

tem como solução  $T(n) = n + n \lg n$ .

**Prova:** Por indução em  $n$ .

**Base:**  $n = 1$

$$T(1) = 1 = 1 + 1 \cdot 0 = 1 + 1 \lg 1.$$

**Passo:**  $n \geq 2$

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T(n/2) + n \\ &= 2(n/2 + (n/2) \lg(n/2)) + n && \text{por indução} \\ &= 2n + n \lg(n/2) \\ &= 2n + n(\lg n - 1) \\ &= n + n \lg n. \end{aligned}$$

# Resolução de recorrências

Mas como descobrimos que  $T(n) = n + n \lg n$ ?

# Resolução de recorrências

Mas como descobrimos que  $T(n) = n + n \lg n$ ? No **chute!**

# Resolução de recorrências

Mas como descobrimos que  $T(n) = n + n \lg n$ ? No **chute!**

Uma maneira de se obter um “chute” de solução de recorrência é **desenrolando a recorrência**.

# Resolução de recorrências

Mas como descobrimos que  $T(n) = n + n \lg n$ ? No **chute!**

Uma maneira de se obter um “chute” de solução de recorrência é **desenrolando a recorrência**.

$$\begin{aligned}T(n) &= 2T(n/2) + n \\&= 2(2T(n/2^2) + n/2) + n = 2^2T(n/2^2) + 2n \\&= 2^2(2T(n/2^3) + n/2^2) + 2n = 2^3T(n/2^3) + 3n \\&= 2^3(2T(n/2^4) + n/2^3) + 3n = 2^4T(n/2^4) + 4n \\&= \dots \\&= 2^k T(n/2^k) + kn,\end{aligned}$$

onde  $k = \lg n$ . Disso concluímos que

$$T(n) = n + n \lg n.$$