

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
total	$\leq (3/2)n^2 + n/2 + 1$

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
total	$\leq (3/2)n^2 + n/2 + 1$

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 $\times t_6$
total	\leq	?

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	$\times t_6$
total	\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	$\times t_6$
total	$\leq \left(\frac{t_3+t_4+t_5}{2}\right)n^2 + \left(t_2 + \frac{t_3-t_4-t_5}{2}\right)n + (t_1 - t_3 + t_6)$	
	= $c_2n^2 + c_1n + c_0$,	

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 $O(n^2)$

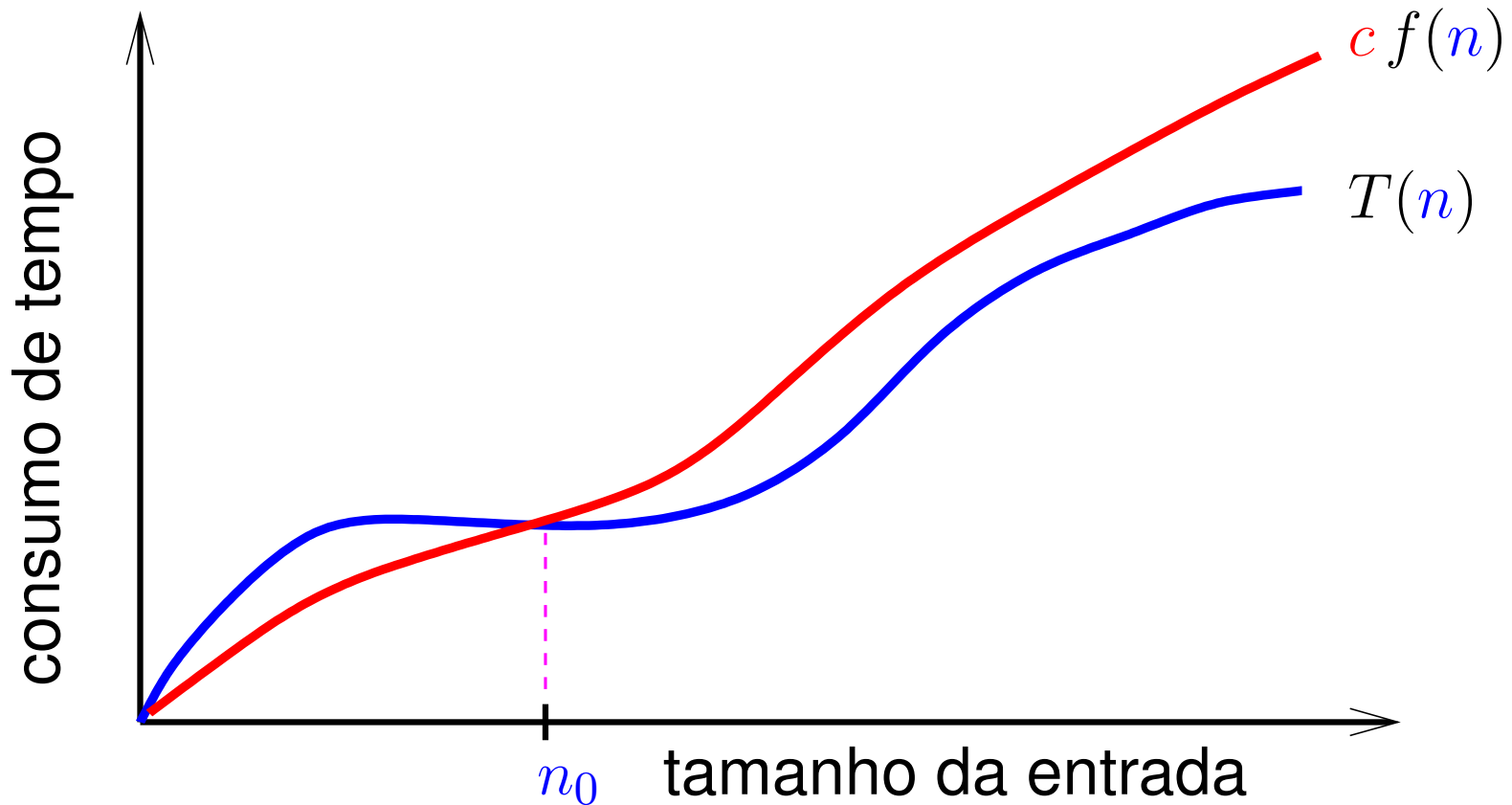
● $0,00001n^3 - 200n^2$ **não é** $O(n^2)$

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 $n \geq n_0$.

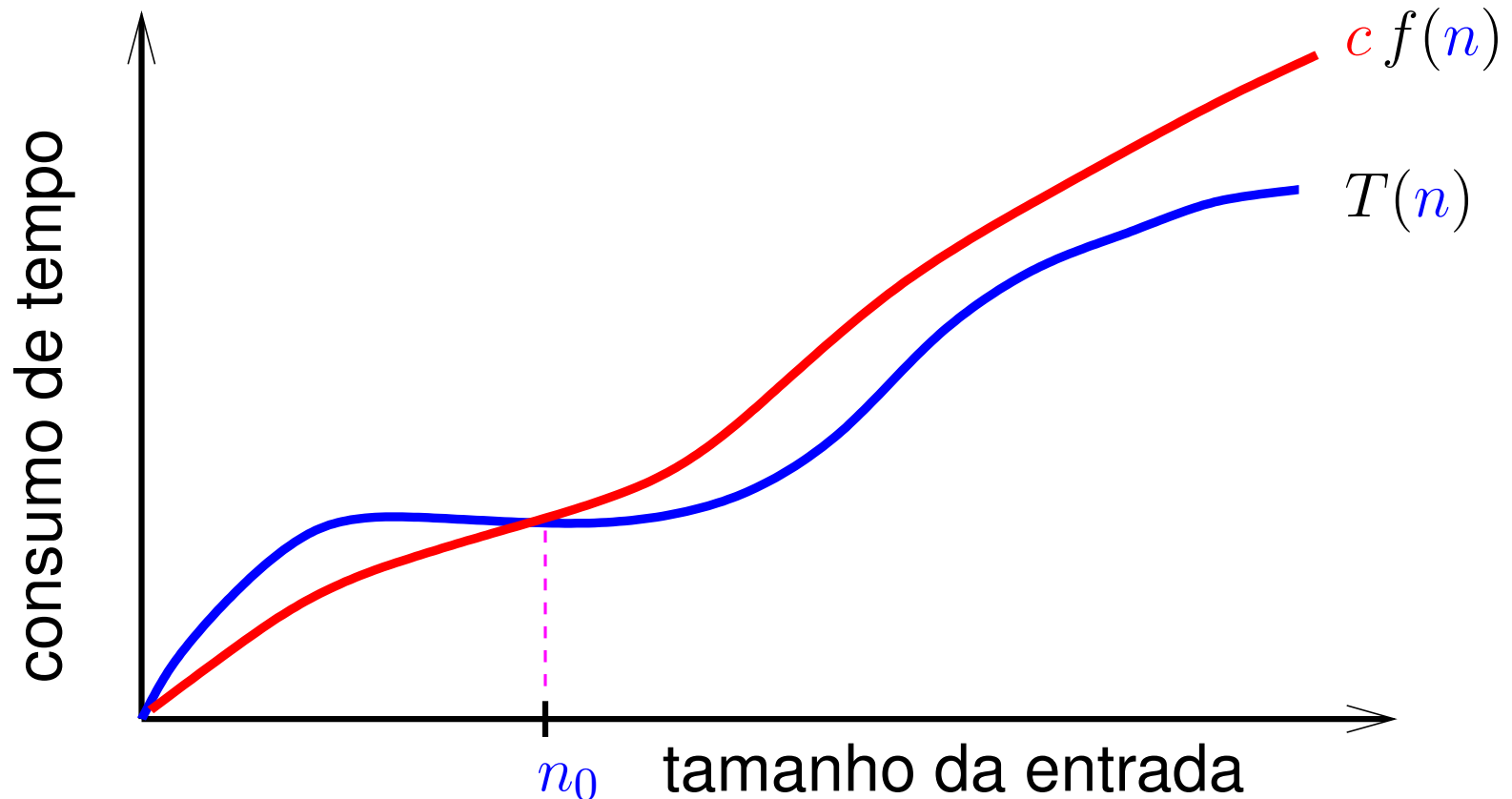


Mais informal

$T(n)$ 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

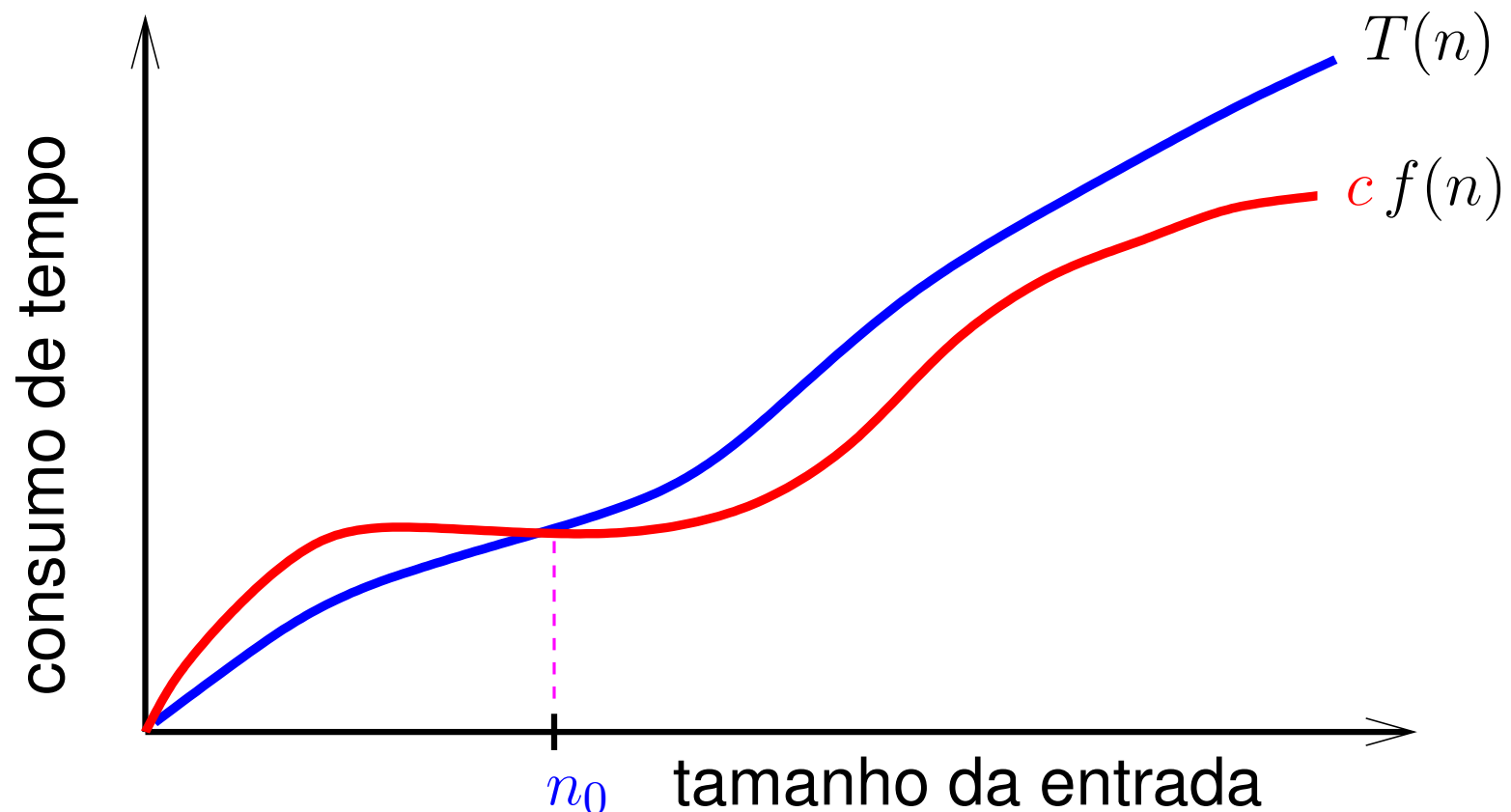
O algoritmo **CONTA-INVERSÕES** consome tempo $O(n^2)$.

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 $n \geq n_0$.

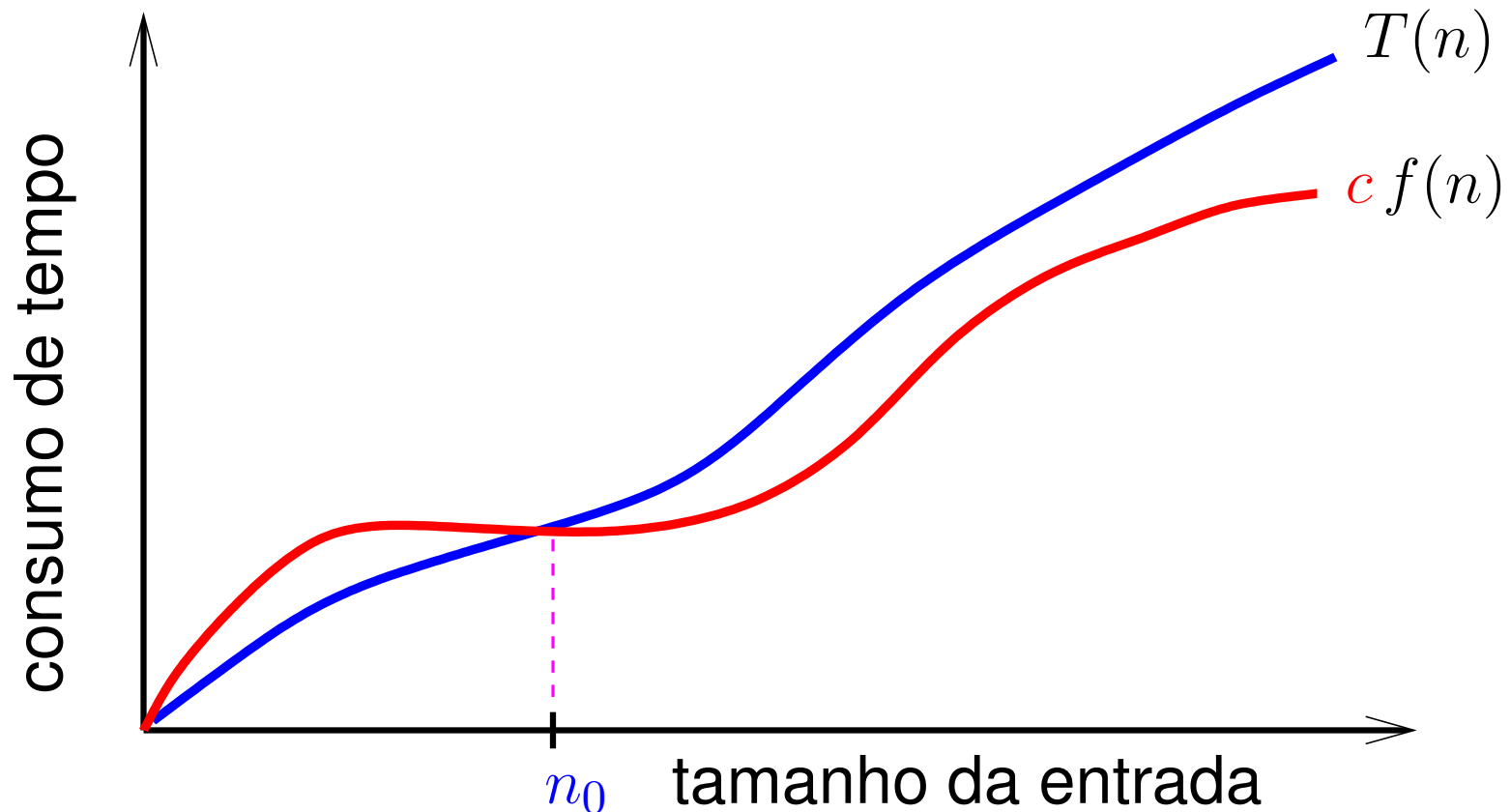


Mais informal

$T(n) = \Omega(f(n))$ 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

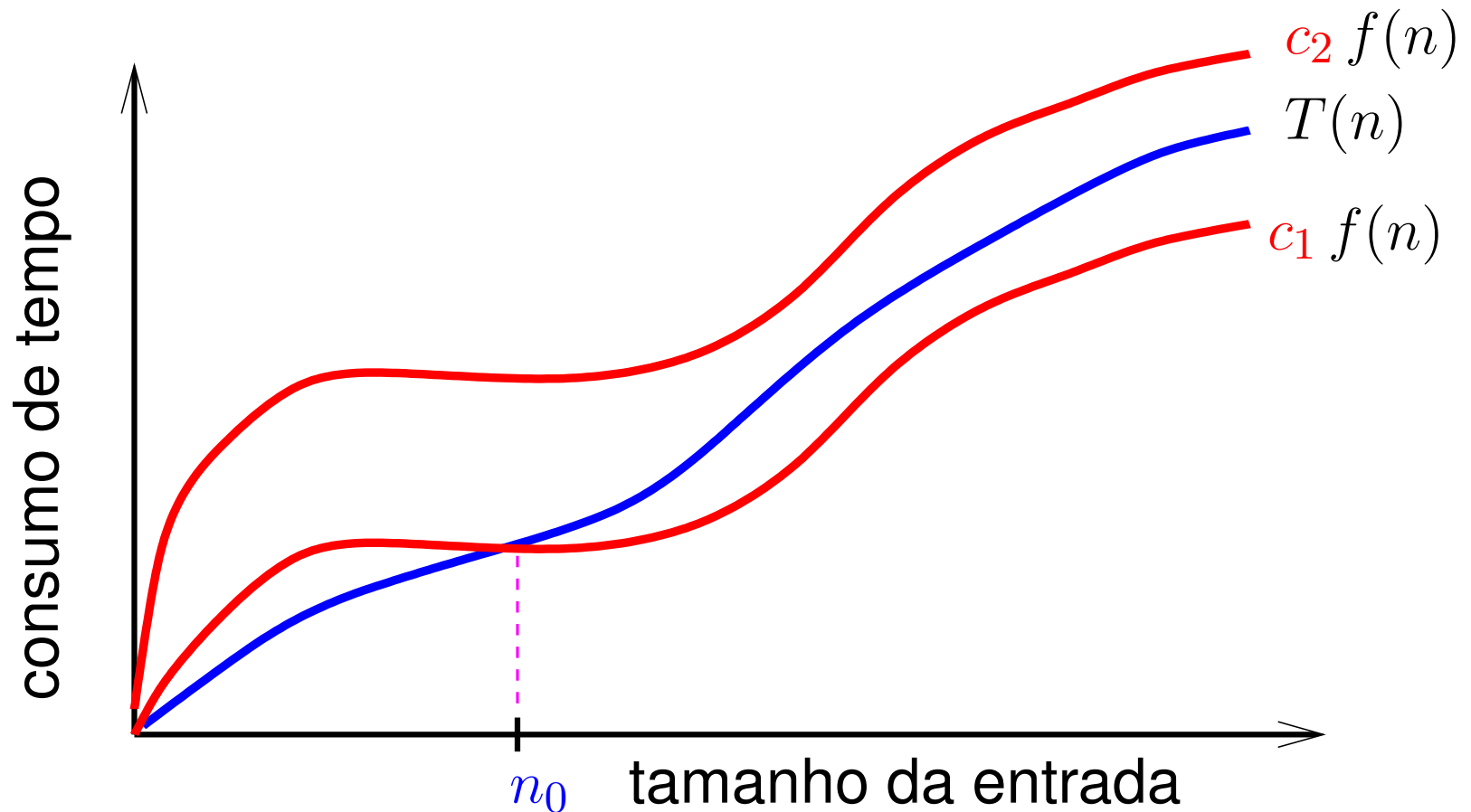
O consumo de tempo do **CONTA-INVERSÕES** é $O(n^2)$ e também $\Omega(n^2)$.

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

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 $\Omega(f(n))$.

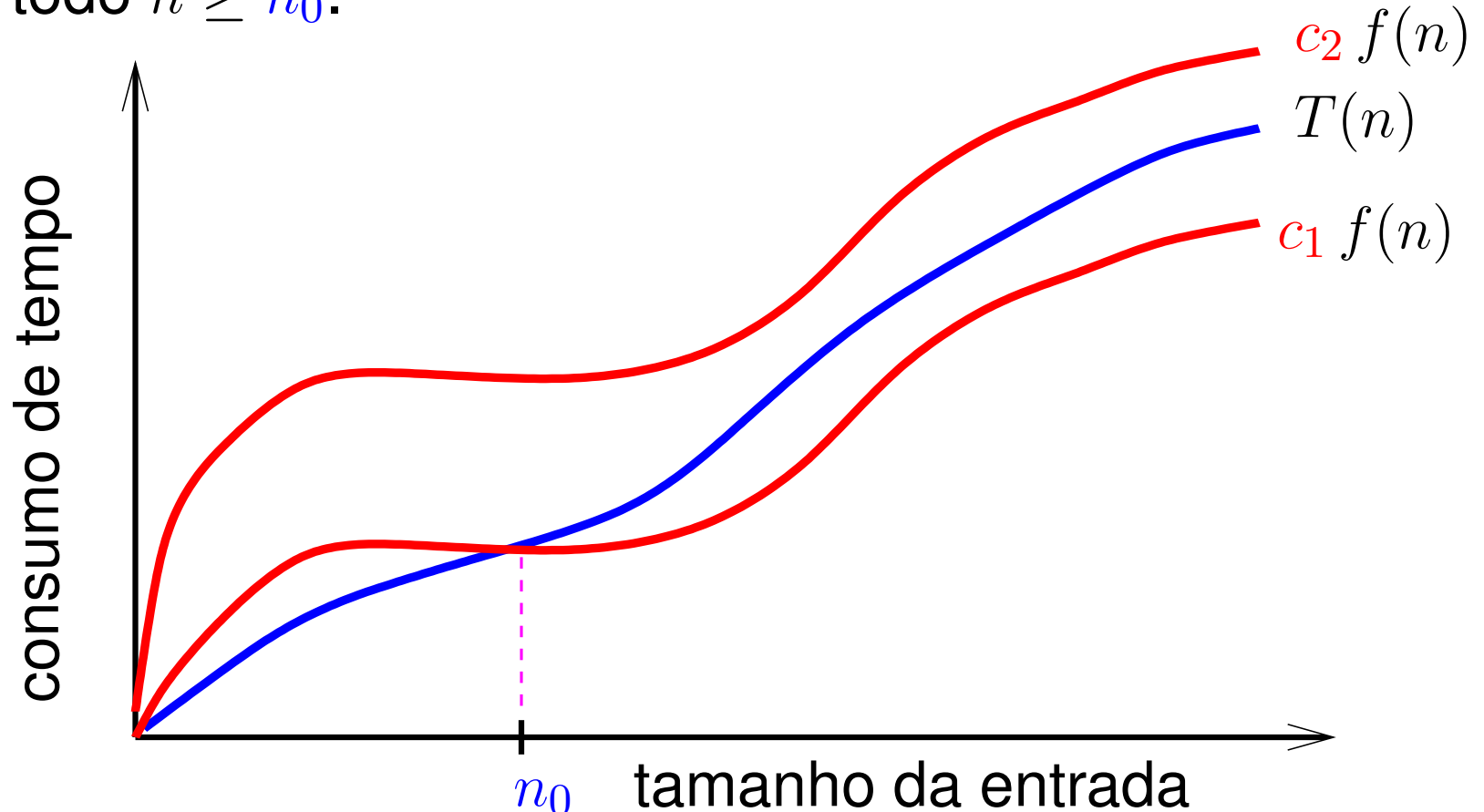


Notação Theta

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 (μs)	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 Θ

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

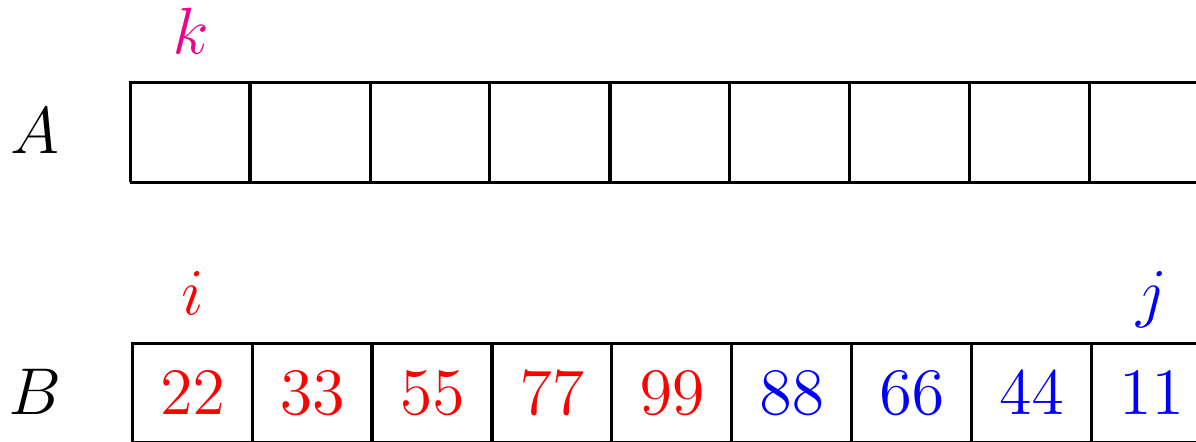
<i>p</i>				<i>q</i>				<i>r</i>
22	33	55	77	99	11	44	66	88

B

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

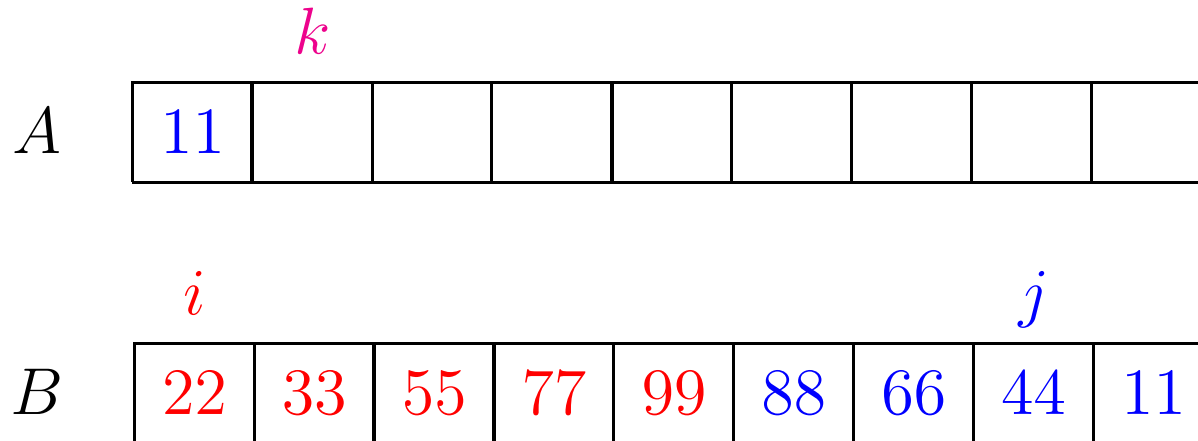
$$c = 0$$

Simulação



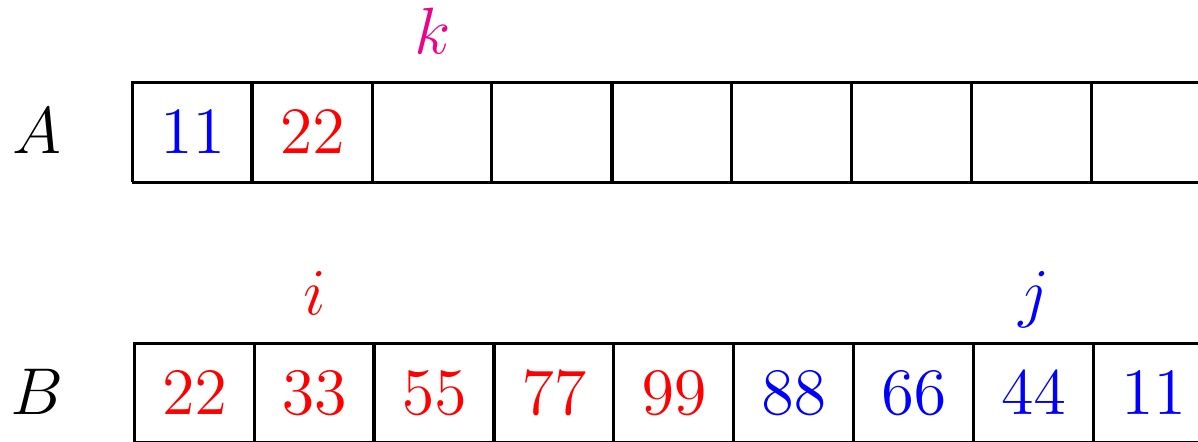
$$c = 0$$

Simulação



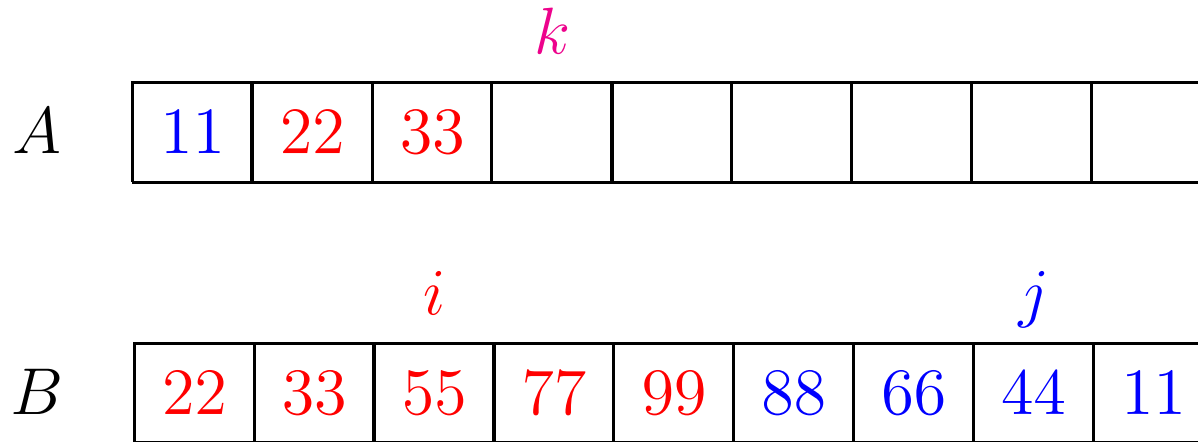
$$c = 0 + 5 = 5$$

Simulação



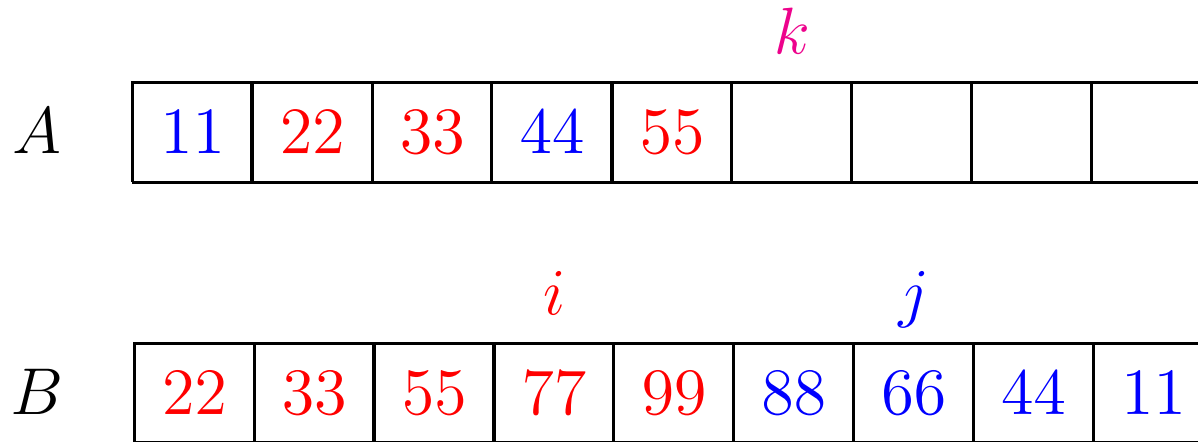
$$c = 5$$

Simulação



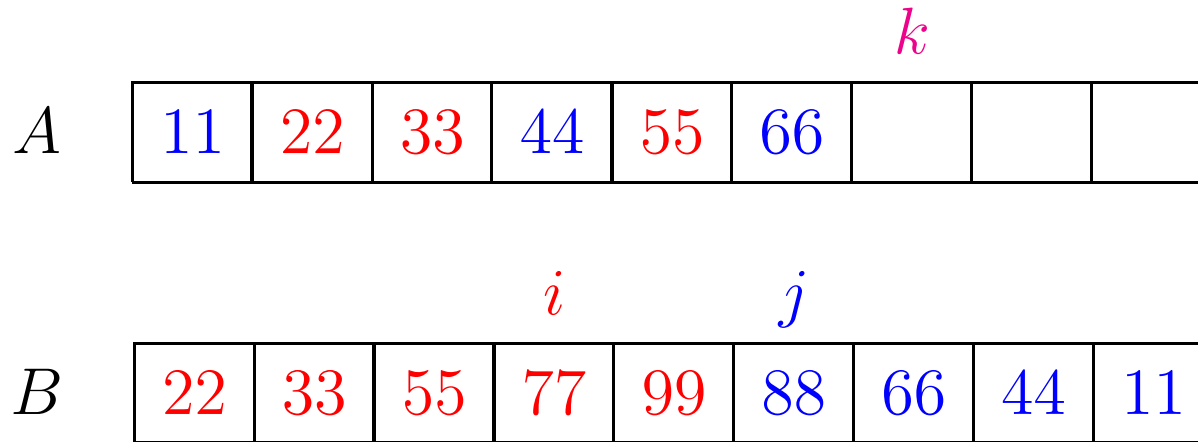
$$c = 5$$

Simulação



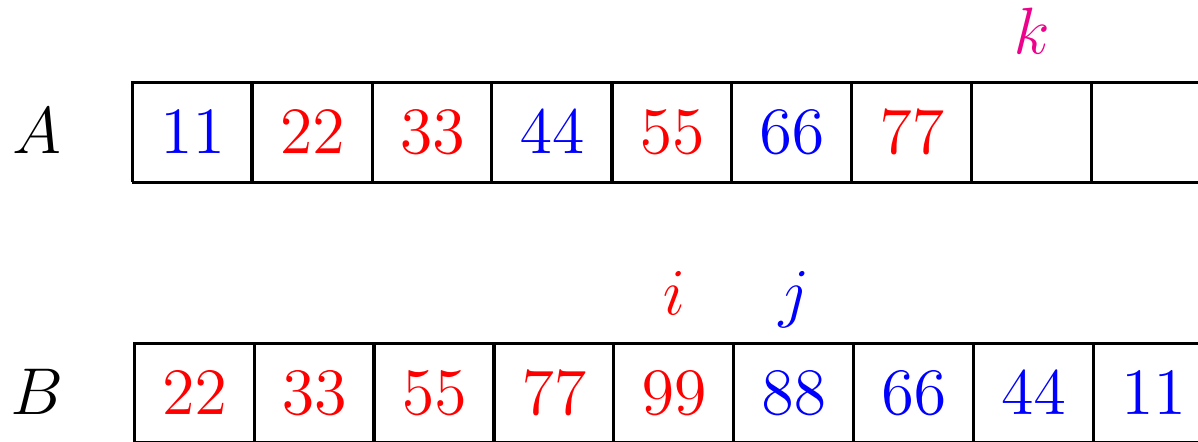
$$c = 8$$

Simulação



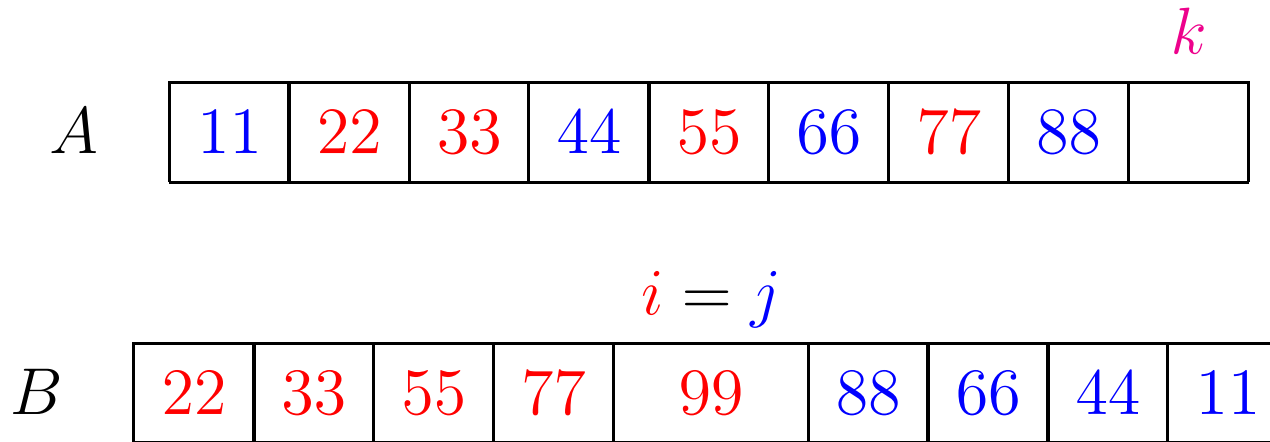
$$c = 8 + 2 = 10$$

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

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