

Tempo de execução

- Vários fatores afetam o tempo de execução de um programa:
- ↳ computadores mais / menos potentes
 - ↳ instâncias pequenas / grandes
 - ↳ sistema operacional
 - ↳ linguagem de programação
 - ↳ estrutura de dados
 - ↳ programador ...
- Queremos um modelo de computação que independa desses detalhes mas nos dê informação suficiente.
- ↳ Ele realiza passos básicos rapidamente sobre "números pequenos":
- aritmética
 - lógica
 - controle de fluxo
 - relacional
 - movimentação

Tempo de execução

DEFINIÇÃO: O tempo de execução de um algoritmo é a quantidade de passos básicos executados por ele sobre uma instância de entrada.

- O tempo tende a crescer conforme o tamanho da entrada cresce, e por isso usamos uma função nesse tamanho para descrevê-lo: $T(n)$, $T(n, m)$
- O tamanho da entrada varia com o problema
- ↳ Vetor: quantidade de elementos (n)
 - ↳ Número: quantidade de bits na representação binária ($\log n$)
 - ↳ Dois vetores: quantidade de elementos somados ($n + m$)
 - ↳ Matriz: quantidade de elementos ($n \cdot m$)

Exemplo de cálculo do Tempo

BUSCA LINEAR(A, n, k)	p_k Se há elem. c/ chave k	Se não há
1 $i = 1$	t	t
2 enquanto $i \leq n$ e $A[i].chave \neq k$ faça	$5tp_k$	$t(m+1) + 4tm$
3 $i = i + 1$	$2t(p_k - 1)$	$2tm$
4 se $i \leq n$ e $A[i].chave == k$ então	$5t$	$5t$
5 devolve i	t	
6 devolve -1		t

t = tempo de um passo básico
 se elem. existe $\Rightarrow t + 5tp_k + 2t(p_k - 1) + 6t = 7tp_k + 5t$ $\xrightarrow{12t} 7tm + 5t$
 se elem. não existe $\Rightarrow t + t(m+1) + 4tm + 2tm + 6t = 7tm + 8t$

Outro exemplo de cálculo do tempo

BUSCA BINÁRIA(A, n, k)		n = qtd de vezes que o teste da linha 3 executa
1 $esq = 1$	t	
2 $dir = n$	t	
3 enquanto $esq < dir$ faça	tr	$\hookrightarrow$ mas conseguimos calcular n
4 $meio = \lfloor (esq + dir)/2 \rfloor$	$4t(n-1)$	
5 se $k > A[meio].chave$ então	$3t(n-1)$	
6 $esq = meio + 1$	$\left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\} 2t(n-1)$	
7 senão		
8 $dir = meio$		
9 se $A[esq].chave == k$ então	$4t$	$total = 10tr - 3t$ $= 10t \lg n - 3t$
10 devolve esq	t	
11 devolve -1		

Resumo

	Busca Linear	Busca Binária
Elem. em A	$7tp_k + 5t$	$10tr - 3t$
$k = A[1].chave$	$12t$	) $10t \lceil \lg m \rceil + 17t$
$k = A[\frac{n}{2}].chave$	$\frac{7tm}{2} + 5t$	
$k = A[m].chave$	$7tm + 5t$	
Não há elem. em A	$7tm + 8t$	

Análise por casos

DEFINIÇÃO: O tempo de melhor caso de um algoritmo é o menor tempo de execução do algoritmo dentre os tempos de execução de todas as instâncias de um dado tamanho n .

BUSCALINEAR(A, n, k)

```
1  $i = 1$ 
2 enquanto  $i \leq n$  e  $A[i].chave \neq k$  faça
3    $i = i + 1$ 
4 se  $i \leq n$  e  $A[i].chave == k$  então
5   devolve  $i$ 
6 devolve  $-1$ 
```

$12t$

BUSCABINARIA(A, n, k)

```
1  $esq = 1$ 
2  $dir = n$ 
3 enquanto  $esq < dir$  faça
4    $meio = \lfloor (esq + dir) / 2 \rfloor$ 
5   se  $k > A[meio].chave$  então
6      $esq = meio + 1$ 
7   senão
8      $dir = meio$ 
9 se  $A[esq].chave == k$  então
10  devolve  $esq$ 
11 devolve  $-1$ 
```

$10 \log n + 7t$

Análise por casos

DEFINIÇÃO: O tempo de pior caso de um algoritmo é o maior tempo de execução do algoritmo dentre os tempos de execução de todas as instâncias de um dado tamanho n .

BUSCALINEAR(A, n, k)

```
1  $i = 1$ 
2 enquanto  $i \leq n$  e  $A[i].chave \neq k$  faça
3    $i = i + 1$ 
4 se  $i \leq n$  e  $A[i].chave == k$  então
5   devolve  $i$ 
6 devolve  $-1$ 
```

$7t n + 8t$

BUSCABINARIA(A, n, k)

```
1  $esq = 1$ 
2  $dir = n$ 
3 enquanto  $esq < dir$  faça
4    $meio = \lfloor (esq + dir) / 2 \rfloor$ 
5   se  $k > A[meio].chave$  então
6      $esq = meio + 1$ 
7   senão
8      $dir = meio$ 
9 se  $A[esq].chave == k$  então
10  devolve  $esq$ 
11 devolve  $-1$ 
```

$10t \log n + 17t$

Análise por casos

→ Se $T(n)$ é o tempo de uma entrada qualquer de tamanho n ,

$$\text{TEMPO NO MELHOR CASO} \leq T(n) \leq \text{TEMPO NO PIOR CASO}$$

→ Portanto esses tempos nos dão garantias.

$$\rightarrow 12t \leq \text{TEMPO DA BUSCA LINEAR} \leq 7tn + 8t$$

$$\rightarrow 10t \lg n + 7t \leq \text{TEMPO DA BUSCA BINÁRIA} \leq 10t \lg n + 17t$$

Análise por casos

DEFINIÇÃO: O tempo de caso médio de um algoritmo é a média do tempo de execução de todas as instâncias de tamanho n .

BUSCALINEAR(A, n, k)

```
1  $i = 1$ 
2 enquanto  $i \leq n$  e  $A[i].\text{chave} \neq k$  faça
3    $i = i + 1$ 
4 se  $i \leq n$  e  $A[i].\text{chave} == k$  então
5   devolve  $i$ 
6 devolve  $-1$ 
```

→ Consideramos algo sobre a distribuição dos entradas e fazemos uma análise probabilística.

→ Pode ser tão ruim quanto o pior caso.

→ Análises de caso médio costumam ser mais complicadas.

Bons algoritmos

DEFINIÇÃO: Um algoritmo é eficiente se seu tempo de execução no pior caso puder ser descrito por uma função que é limitada superiormente por uma função polinomial no tamanho da entrada.

→ Ambas as buscas são eficientes, portanto.

Nos qual é a melhor? Qual é a mais eficiente?

Notação assintótica

- É uma abstração que nos permite focar no que ocorre com $f(n)$ quando n cresce indefinidamente
- ↳ Termos de menor ordem não importam
 - ↳ constantes não importam
 - ↳ $f(n) = 2n^3 + 4000n^2 + 10000n - 47$
- Exemplo: $f(n) = 475n + 34$ e $g(n) = n^2 + 3$
- ↳ $f(n) \leq g(n) \rightarrow$ verdade se $n \geq 476$ ($f(4) = 1934, g(4) = 19$)
 - ↳ $f(n) \leq 475g(n) \rightarrow$ verdade se $n \geq 1$

Notação que limita funções superiormente

DEFINIÇÃO: Seja n um inteiro positivo e sejam $f(n)$ e $g(n)$ funções positivas. Dizemos que

$$f(n) = O(g(n)) \text{ (ou } f(n) \text{ é } O(g(n)))$$

se existem constantes positivas C e n_0 tais que

$$f(n) \leq C \cdot g(n) \quad \forall n \geq n_0$$


Ex: $f(n) = 7n + 8$

$$g_1(n) = n$$

$$g_2(n) = n^2$$

$$g_3(n) = \sqrt{n}$$

Se $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} \neq \infty$, então $f \in O(g)$

Observação

Escreveremos $O(1)$ e $\Omega(1)$ para denotar limites por constantes.

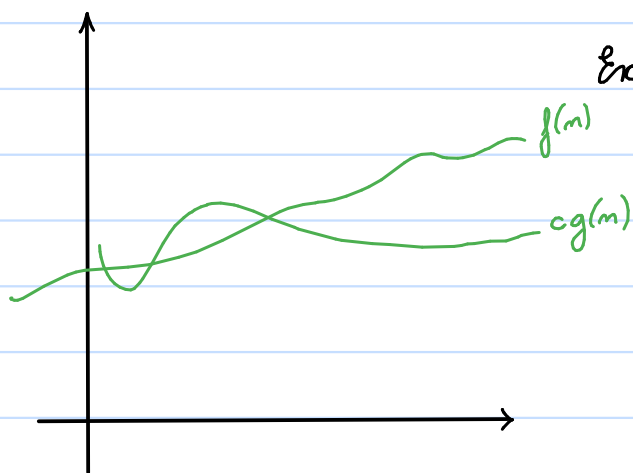
Notação que limita funções inferiormente

DEFINIÇÃO: Seja n um inteiro positivo e sejam $f(n)$ e $g(n)$ funções positivas. Dizemos que

$$f(n) = \Omega(g(n)) \quad (\text{ou } f(n) \text{ é } \Omega(g(n)))$$

se existem constantes positivas C e n_0 tais que

$$f(n) \geq C \cdot g(n) \quad \forall n \geq n_0$$



Ex: $f(n) = 7 \ln n + 8$

$$g_1(n) = n$$

$$g_2(n) = n^2$$

$$g_3(n) = \sqrt{n}$$

Se $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} \neq 0$, então $f \in \Omega(g)$

Notação que limita funções justamente

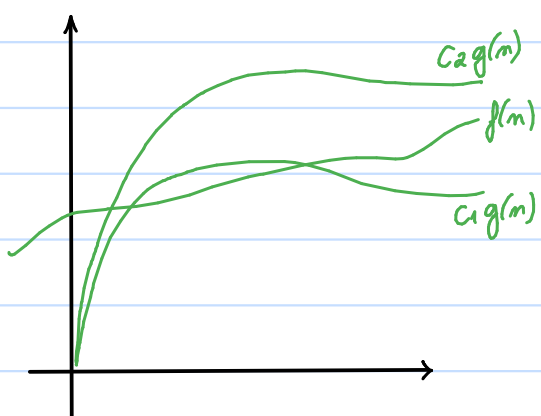
DEFINIÇÃO: Seja n um inteiro positivo e sejam $f(n)$ e $g(n)$ funções positivas. Dizemos que

$$f(n) = \Theta(g(n)) \quad (\text{ou } f(n) \text{ é } \Theta(g(n)))$$

se existem constantes positivas C_1 , C_2 e n_0 tais que

$$C_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq C_2 \cdot g(n) \quad \forall n \geq n_0$$

→ Obs: $f(n)$ é $\Theta(g(n))$ se e somente se $f(n)$ é $O(g(n))$ e é $\Omega(g(n))$



Ex: $f(n) = 7 \ln n + 8$

$$g_1(n) = n$$

$$g_2(n) = n^2$$

$$g_3(n) = \sqrt{n}$$

Se $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c$, então $f \in \Theta(g)$
 $\searrow \neq 0, \infty$

mais exemplos de notação assintótica

$$f(m) = 10m^2 + 5m + 3$$

$$f(m) = 42 \lg m$$

notar que $\log_a m = \Theta(\log_b m)$

$\hookrightarrow O(m), O(\lg^2 m), O(\lg_{50} m), O(\cancel{\lg m^2})$

$$f(m) = 3m^4 - 270m^3 + 10m^2 - 15m$$

$$\hookrightarrow 3m^4 - 270m^3 + 10m^2 - 15m \leq 3m^4 + m^3 + 10m^2 + m$$

$$\leq 3m^4 + m^4 + 10m^4 + m^4$$

$$= 15m^4 \quad \therefore C = 15 \text{ e } m_0 = 1$$

$$\hookrightarrow 3m^4 - 270m^3 + 10m^2 - 15m \geq 3m^4 - 270m^3 - 15m$$

$$\geq 3m^4 - 270m^3 - 15m^3$$

$$= 3m^4 - 285m^3$$

$$\stackrel{??}{\geq} 3m^4 - 2m^4 = m^4 \quad \therefore C = 1 \text{ e } m_0 = 143$$

$$\text{se se } -285m^3 \geq -2m^4 \Rightarrow 285 \leq 2m \Rightarrow m \geq 142,5$$

$$f(m) = 42 \log_2 m$$

$$42 \lg m \leq 42\sqrt{m} \text{ se } m \geq 16$$

notar que $\lg^k m$ é $O(m^+)$

$\lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\lg^k m}{m}$ precisa de l'Hôpital

Viola real

$$5 \lg m + \sqrt{m} \text{ é } O(\sqrt{m})?$$

$$\text{" é } O(\lg m)?$$

$$\text{" é } O(m)?$$

$$\text{" é } \Omega(m)?$$

$$\text{" é } \Omega(\lg m)?$$

$$\text{" é } \Omega(\sqrt{m})?$$

$$\text{" é } O(m^2)?$$

$$\text{" é } \Omega(m^2)?$$

C

$\lg m$

$\sqrt{m}$

m^c

$m^c \lg m$

2^n

$n!$

$C \geq 1$

Exo comum

"Notação O é de pior caso, Ω é de melhor caso e Θ é de caso médio"

	Busca Linear	
melhor caso	$12t$	$\rightarrow \Theta(1), O(1), O(n), O(n^2), \Omega(1)$
Caso médio	$\frac{7tn}{2} + \frac{17t}{2}$	$\rightarrow O(n), O(n^3), O(n \lg n), \Omega(n), \Omega(\sqrt{n})$
Pior caso	$7tn + 8t$	$\rightarrow O(n), O(n^2), O(n \lg n), \Omega(1), \Omega(\sqrt{n}), \Omega(\lg n)$

Se $T(n)$ é o tempo do algoritmo em uma entrada qualquer, então
 $f(n) \leq \text{TEMPO MELHOR CASO} \leq T(n) \leq \text{TEMPO PIOR CASO} \leq g(n)$

"O algoritmo tem tempo X " $\equiv$ "Qualquer instância tem tempo X "

Tempo com notação assintótica

→ Não vamos mais calcular as expressões de tempo contando detalhadamente os passos básicos

→ Vamos fazer uma análise mais rápida usando notação assintótica.

BUSCA LINEAR(A, n, k)

```
1  $i = 1$ 
2 enquanto  $i \leq n$  e  $A[i].\text{chave} \neq k$  faça
3    $i = i + 1$ 
4 se  $i \leq n$  e  $A[i].\text{chave} == k$  então
5   devolve  $i$ 
6 devolve  $-1$ 
```

A Busca Linear tem tempo $O(n)$ porque o laço executa no máximo n vezes e o corpo do laço leva tempo constante para ser executado.

A Busca Linear tem tempo $\Theta(n)$ no pior caso. Tem tempo $\Theta(1)$ no melhor caso.

A Busca Binária tem tempo $\Theta(\lg n)$, porque quando o laço começa temos um vetor de tamanho n , que é sempre diminuído pela metade e ao final temos um vetor de tamanho 1 (qq caso)

Exemplo completo de solução de problema

Problema Soma em Vetor

Entrada: $\langle A, n, k \rangle$, onde $A[1..n]$ é um vetor de tamanho n e k é um inteiro.

Saída: Par de posições i e j , $i \neq j$, tais que $A[i] + A[j] = k$, caso existam, ou o par $-1, -1$, caso contrário.

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
A	3	6	2	12	4	9	10	1	5

$$k = 10$$

$$k = 2$$

Resolvendo problemas

- 1) Entender o problema
- 2) Criar um algoritmo
 - ↳ Algum outro problema conhecido pode ajudar?
 - ↳ Alguma técnica pode ajudar?
- 3) Verificar se o algoritmo está correto
- 4) Verificar qual o tempo do algoritmo
- 5) Será que dá para fazer melhor? Vólte para 2.

Problema da soma em vetor reduz para busca

SOMAK(A, n, k)

```
1 para j = 1 até n, incrementando faça
2   i = BUSCALINEAR(A, n, k - A[j])
3   se i ≠ -1 e i ≠ j então
4     devolve i, j
5 devolve -1, -1
```

A

1	2	3	4	5	6	7	8	9
3	6	2	12	4	9	10	1	5

 k = 10

para j = n até 2, decrementando
i = BUSCALINEAR(A, j-1, k - A[j])

① Está correto?

$P(t)$ = "Antes da t-ésima iteração, $i=t$ e $\forall x \in A[1..i-1] \nexists y \in A$ tal que $x+y=k$ "

② Qual o tempo?

$O(n^2)$, porque o laço executa no máximo n vezes e cada execução leva tempo $O(n)$, da BUSCALINEAR.

③ Lá para fazer melhor?

Se $j=3$, buscamos por $k-A[3]$ (em pos. na pos. 7). Se $j=7$, buscamos por $k-A[7]$ (em pos. na pos. 3).

Resolvendo diretamente

SOMAK_v2(A, n, k)

```
1 para i = 1 até n-1, incrementando faça
2   para j = i+1 até n, incrementando faça
3     se A[i] + A[j] == k então
4       devolve i, j
5 devolve -1, -1
```

$P(t)$ = "Antes da t-ésima iteração começar, $i=t$ e $\forall 1 \leq i' < i$ e $\forall i+1 \leq j \leq n$, $A[i'] + A[j] \neq k$ "

$P(n) \Rightarrow \forall 1 \leq i' < n, \forall n \leq j \leq n, A[i'] + A[j] \neq k$.

① Está correto?

$R(t)$ = "Antes da t-ésima iteração começar, $j=i+t$ e $\forall i < j' < j$, $A[i] + A[j'] \neq k$ ".

$R(n-(i+1)+1+1) = R(n-i+1)$

$\Rightarrow \forall i < j' < i+(n-i+1) = n+1$

② Qual o tempo?

$O(n^2)$ porque executa no max. para todos os valores possíveis de j, que toma até $\sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n 1 = \frac{n(n-1)}{2}$, que é $\Theta(n^2)$.

③ Lá para fazer melhor? Sim

Exerc

Calcular o tempo dos algoritmos a seguir:

MULTIPLY (x, y)

prod = 0

enquanto $x > 0$:

se x é ímpar

prod = prod + y

$x = \lfloor x/2 \rfloor$

$y = y + y$

devolve prod

$\Theta(1)$

$\Theta(\lg x)$

$\Theta(\lg x)$

$\Theta(\lg x) \cdot \Theta(\lg y)$

$\Theta(\lg x)$

$\Theta(\lg x) \cdot \Theta(\lg y)$

$\Theta(1)$

$\lg x$

$\sum_{k=1}^{\lg x}$

$\Theta(1)$

$\lg x$

$\sum_{k=1}^{\lg x}$

$\Theta(\lg y)$

FUN(m)

$c = 0$

$i = m$

enquanto $i > 0$:

para $j=1$ até i , inc

$c = c + 1$

$i = i/2$

devolve c

$\Theta(1)$

$\Theta(1)$

$\Theta(\lg m)$

$\lg m$

$\sum_{i=1}^{\lg m}$

$\Theta(1)$

$\lg m$

$\sum_{x=0}^{\lg m}$

$$\frac{m}{2^x} = m \left(\frac{1 - (1/2)^{\lg m}}{1 - 1/2} \right)$$

$$= 2m(1 - m^{\lg 1/2})$$

$$= 2m - 2$$

$$\Theta(i) \rightarrow m + \frac{m}{2} + \frac{m}{4} + \dots + 1$$

$$\lg \frac{1}{2} = \lg 1 - \lg 2 = -1$$

Exercícios

Calcular o tempo dos algoritmos a seguir:

```
MULTIPLY(x, y)
  prod = 0
  enquanto x > 0:
    se x é ímpar
      prod = prod + y
    x = ⌊x/2⌋
    y = y + y
  devolve prod
```

O tempo de $MULTIPLY(x, y)$ é $\Theta(\lg x \lg y)$ pois o laço executa $\lg x$ vezes (x varia de seu valor inicial a 0, sempre sendo dividido por 2) e cada iteração leva tempo $\Theta(\lg y)$, para fazer as operações "+y".

↳ Polinomial no tamanho da entrada

```
FUN(m)
  c = 0
  i = m
  enquanto i > 0:
    para j = 1 até i, inc
      c = c + 1
    i = i / 2
  devolve c
```

O tempo de $FUN(m)$ é $\Theta(m)$, o laço para executa i vezes para cada valor de i em $\{m, m/2, m/4, \dots, 1\}$ realizando operações constantes nessas iterações e

$$\sum_{k=1}^{\lg m} \frac{m}{2^k} = m \left(\frac{1 - (1/2)^{\lg m}}{1 - 1/2} \right) \\ = 2m(1 - m^{-\lg 2}) \\ = 2m - 2$$

↳ Exponencial no tamanho da entrada