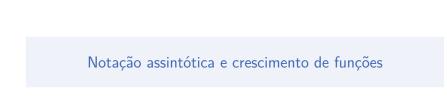
Estrutura de Dados Avançada

Crescimento assintótico de funções

Atílio G. Luiz

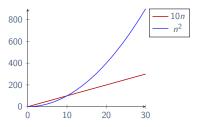
Primeiro Semestre de 2024



Comportamento assintótico

Para valores pequenos de n, praticamente qualquer algoritmo custa pouco para ser executado, mesmo os ineficientes.

Logo: a escolha do algoritmo tem pouquíssima influência em problemas de tamanho pequeno.



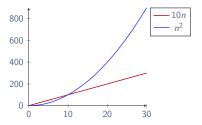
A análise de algoritmos é realizada para valores grandes de n.

Estudamos o comportamento assintótico das funções de complexidade: comportamento da função para valores grandes de n.

Comportamento assintótico

Para valores pequenos de n, praticamente qualquer algoritmo custa pouco para ser executado, mesmo os ineficientes.

Logo: a escolha do algoritmo tem pouquíssima influência em problemas de tamanho pequeno.



A análise de algoritmos é realizada para valores grandes de n.

Estudamos o **comportamento assintótico** das funções de complexidade: comportamento da função para valores grandes de *n*.

- Expressamos complexidade como uma função em *n*.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo
- Então, as funções consideradas são sempre não-negativas.
 - Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que f(n) ≥ 0 para todo n maior que M.
- Dependendo do caso, *n* representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em grafos: número de vértices e/ou arestas
 - 🕨 Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - 🕨 Problemas de busca em textos: tamanho das strings

- Expressamos complexidade como uma função em *n*.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo.
- Então, as funções consideradas são sempre não-negativas
 - Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que $f(n) \ge 0$ para todo n maior que M.
- Dependendo do caso, n representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em grafos: número de vértices e/ou arestas
 - Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - 🏲 Problemas de busca em textos: tamanho das strings

- Expressamos complexidade como uma função em n.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo.
- ► Então, as funções consideradas são sempre não-negativas.
 - ▶ Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que $f(n) \ge 0$ para todo n maior que M.
- Dependendo do caso, *n* representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em grafos: número de vértices e/ou arestas
 - Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - 🕨 Problemas de busca em textos: tamanho das strings

- Expressamos complexidade como uma função em n.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo.
- Então, as funções consideradas são sempre não-negativas.
 - ► Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que $f(n) \ge 0$ para todo n maior que M.
- Dependendo do caso, n representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em gratos: número de vértices e/ou arestas
 Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - Problemas de busca em textos: tamanho das string

- Expressamos complexidade como uma função em n.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo.
- Então, as funções consideradas são sempre não-negativas.
 - Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que $f(n) \ge 0$ para todo n maior que M.
- Dependendo do caso, *n* representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em grafos: número de vértices e/ou arestas
 - Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - Problemas de busca em textos: tamanho das strings

- Expressamos complexidade como uma função em n.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo.
- Então, as funções consideradas são sempre não-negativas.
 - ► Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que $f(n) \ge 0$ para todo n maior que M.
- ▶ Dependendo do caso, *n* representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em grafos: número de vértices e/ou arestas
 - Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - Problemas de busca em textos: tamanho das strings

- Expressamos complexidade como uma função em n.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo.
- Então, as funções consideradas são sempre não-negativas.
 - ► Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que $f(n) \ge 0$ para todo n maior que M.
- ▶ Dependendo do caso, *n* representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em grafos: número de vértices e/ou arestas
 - Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - Problemas de busca em textos: tamanho das strings

- Expressamos complexidade como uma função em n.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo.
- Então, as funções consideradas são sempre não-negativas.
 - ► Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que $f(n) \ge 0$ para todo n maior que M.
- ▶ Dependendo do caso, *n* representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em grafos: número de vértices e/ou arestas
 - Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - Problemas de busca em textos: tamanho das strings

- Expressamos complexidade como uma função em n.
- A função mede o número de instruções de um algoritmo.
- Então, as funções consideradas são sempre não-negativas.
 - ► Uma função f é assintoticamente não-negativa se existe M tal que $f(n) \ge 0$ para todo n maior que M.
- ▶ Dependendo do caso, *n* representa diferentes valores:
 - Problemas de precisão arbitrária: número de bits.
 - Problemas em grafos: número de vértices e/ou arestas
 - Problemas com vetores: tamanho do vetor
 - Problemas de busca em textos: tamanho das strings

- Vamos comparar funções assintoticamente
- Queremos desprezar as constantes multiplicativas
- ► Vamos falar em termos de ordem de crescimento

	4	

- Vamos comparar funções assintoticamente
- Queremos desprezar as constantes multiplicativas
- Vamos falar em termos de ordem de crescimento

	4	

- Vamos comparar funções assintoticamente
- Queremos desprezar as constantes multiplicativas
- ► Vamos falar em termos de ordem de crescimento

	4	

- Vamos comparar funções assintoticamente
- Queremos desprezar as constantes multiplicativas
- ▶ Vamos falar em termos de ordem de crescimento

	n = 100	n = 1000	$n = 10^4$	$n = 10^6$	$n = 10^9$
log n	2	3	4	6	9
n	100	1000	10 ⁴	10 ⁶	10 ⁹
nlog n	200	3000	4 · 10 ⁴	6 · 10 ⁶	9 · 10 ⁹
n^2	10 ⁴	10 ⁶	10 ⁸	10 ¹²	10 ¹⁸
$100n^2 + 15n$	$1,0015 \cdot 10^6$	$1,00015 \cdot 10^8$	$\approx 10^{10}$	$\approx 10^{14}$	$\approx 10^{20}$
2 ⁿ	$\approx 1,26\cdot 10^{30}$	$\approx 1,07\cdot 10^{301}$?	?	?

Notação assintótica e crescimento de funções



- Considere a função $7n^3 + 100n^2 20n + 6$. Seu termo de ordem mais alta é $7n^3$ e, portanto, gostaríamos de dizer que a taxa de crescimento dessa função é n^3 .
- Como essa função não cresce mais rápido que n^3 , escrevemos que ela é $O(n^3)$.
- ► A notação *O* caracteriza um **limitante superior** no comportamento assintótico de uma função.

- Considere a função $7n^3 + 100n^2 20n + 6$. Seu termo de ordem mais alta é $7n^3$ e, portanto, gostaríamos de dizer que a taxa de crescimento dessa função é n^3 .
- Como essa função não cresce mais rápido que n^3 , escrevemos que ela é $O(n^3)$.
- A notação *O* caracteriza um **limitante superior** no comportamento assintótico de uma função.

- Considere a função $7n^3 + 100n^2 20n + 6$. Seu termo de ordem mais alta é $7n^3$ e, portanto, gostaríamos de dizer que a taxa de crescimento dessa função é n^3 .
- Como essa função não cresce mais rápido que n^3 , escrevemos que ela é $O(n^3)$.
- A notação O caracteriza um limitante superior no comportamento assintótico de uma função.

Definição

Para uma dada função g(n), a classe O(g(n)) é o conjunto de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c e n_0 de modo que

$$0 \le f(n) \le c \cdot g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$

Definição

Para uma dada função g(n), a classe O(g(n)) é o <u>conjunto</u> de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c e n_0 de modo que

$$0 \le f(n) \le c \cdot g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$

Definição

Para uma dada função g(n), a classe O(g(n)) é o <u>conjunto</u> de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c e n_0 de modo que

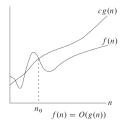
$$0 \le f(n) \le c \cdot g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$

Definição

Para uma dada função g(n), a classe O(g(n)) é o <u>conjunto</u> de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c e n_0 de modo que

$$0 \le f(n) \le c \cdot g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$



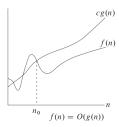
Definição

Para uma dada função g(n), a classe O(g(n)) é o <u>conjunto</u> de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c e n_0 de modo que

$$0 \le f(n) \le c \cdot g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$

Dizemos que f(n) cresce no máximo tão rápido quanto g(n).



Geralmente, escrevemos f(n) = O(g(n)) para dizer que $f(n) \in O(g(n))$, ou dizemos apenas que f(n) é O(g(n)).

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad (para \ n \geq 0)$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad (para \ n \geq 0)$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad \text{(para } n \geq 0\text{)}$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad \text{(para } n \geq 0\text{)}$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad \text{(para } n \geq 0\text{)}$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad (para \ n \geq 0)$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad (para \ n \ge 0)$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad (para \ n \ge 0)$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = O(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{1}{2} \cdot (n^2 - 6n)$$

$$\leq \frac{1}{2} \cdot n^2 \qquad (para \ n \ge 0)$$

$$= c \cdot g(n).$$

Exemplo

$$4n^2 + 100n + 500 = O(n^2)$$

- Temos $f(n) = 4n^2 + 100n + 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes c e n_0 tais que $4n^2 + 100n + 500 \le c \cdot n^2$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $100n \le 100n^2$ para todo $n \ge 0$ e que $500 \le 500n^2$ para todo $n \ge 1$.
- ► Logo, $4n^2 + 100n + 500 \le 4n^2 + 100n^2 + 500n^2 = 604n^2$ para todo $n \ge 1$
- Assim, $f(n) \le c \cdot g(n)$ para c = 604 e $n \ge n_0 = 1$

$$4n^2 + 100n + 500 = O(n^2)$$

- Temos $f(n) = 4n^2 + 100n + 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes c e n_0 tais que $4n^2 + 100n + 500 \le c \cdot n^2$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $100n \le 100n^2$ para todo $n \ge 0$ e que $500 \le 500n^2$ para todo $n \ge 1$.
- ► Logo, $4n^2 + 100n + 500 \le 4n^2 + 100n^2 + 500n^2 = 604n^2$ para todo $n \ge 1$
- Assim, $f(n) \le c \cdot g(n)$ para c = 604 e $n \ge n_0 = 1$

$$4n^2 + 100n + 500 = O(n^2)$$

- Temos $f(n) = 4n^2 + 100n + 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes c e n_0 tais que $4n^2 + 100n + 500 \le c \cdot n^2$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $100n \le 100n^2$ para todo $n \ge 0$ e que $500 \le 500n^2$ para todo $n \ge 1$.
- Logo, $4n^2 + 100n + 500 \le 4n^2 + 100n^2 + 500n^2 = 604n^2$ para todo $n \ge 1$
- Assim, $f(n) \le c \cdot g(n)$ para c = 604 e $n \ge n_0 = 1$

$$4n^2 + 100n + 500 = O(n^2)$$

- Temos $f(n) = 4n^2 + 100n + 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes c e n_0 tais que $4n^2 + 100n + 500 \le c \cdot n^2$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $100n \le 100n^2$ para todo $n \ge 0$ e que $500 \le 500n^2$ para todo $n \ge 1$.
- Logo, $4n^2 + 100n + 500 \le 4n^2 + 100n^2 + 500n^2 = 604n^2$ para todo $n \ge 1$
- Assim, $f(n) \le c \cdot g(n)$ para c = 604 e $n \ge n_0 = 1$

$$4n^2 + 100n + 500 = O(n^2)$$

- Temos $f(n) = 4n^2 + 100n + 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes c e n_0 tais que $4n^2 + 100n + 500 \le c \cdot n^2$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $100n \le 100n^2$ para todo $n \ge 0$ e que $500 \le 500n^2$ para todo $n \ge 1$.
- ► Logo, $4n^2 + 100n + 500 \le 4n^2 + 100n^2 + 500n^2 = 604n^2$ para todo $n \ge 1$
- Assim, $f(n) \le c \cdot g(n)$ para c = 604 e $n \ge n_0 = 1$

$$4n^2 + 100n + 500 = O(n^2)$$

- Temos $f(n) = 4n^2 + 100n + 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes c e n_0 tais que $4n^2 + 100n + 500 \le c \cdot n^2$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $100n \le 100n^2$ para todo $n \ge 0$ e que $500 \le 500n^2$ para todo $n \ge 1$.
- Logo, $4n^2 + 100n + 500 \le 4n^2 + 100n^2 + 500n^2 = 604n^2$ para todo $n \ge 1$
- Assim, $f(n) \le c \cdot g(n)$ para c = 604 e $n \ge n_0 = 1$

$$3n^3 + 20n^2 + 5 = O(n^3)$$

- ► É preciso encontrar c e n_0 positivos tais que $3n^3 + 20n^2 + 5 \le cn^3$ para todo $n \ge n_0$.
- ► Como $3n^3 + 20n^2 + 5 \le (3 + 20 + 5)n^3$ para todo $n \ge 1$, podemos tomar c = 28 e qualquer $n_0 \ge 1$.

$$3n^3 + 20n^2 + 5 = O(n^3)$$

- ► É preciso encontrar c e n_0 positivos tais que $3n^3 + 20n^2 + 5 \le cn^3$ para todo $n \ge n_0$.
- ► Como $3n^3 + 20n^2 + 5 \le (3 + 20 + 5)n^3$ para todo $n \ge 1$, podemos tomar c = 28 e qualquer $n_0 \ge 1$.

$$3n^3 + 20n^2 + 5 = O(n^3)$$

- ► É preciso encontrar c e n_0 positivos tais que $3n^3 + 20n^2 + 5 \le cn^3$ para todo $n \ge n_0$.
- ► Como $3n^3 + 20n^2 + 5 \le (3 + 20 + 5)n^3$ para todo $n \ge 1$, podemos tomar c = 28 e qualquer $n_0 \ge 1$.

$$3\lg n + 5 = O(\lg n)$$

- ▶ É preciso encontrar c e n_0 positivos tais que $3 \lg n + 5 \le c \lg n$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $3 \lg n + 5 \le (3+5) \lg n$ se n > 1 ($\lg 1 = 0$).
- ▶ basta tomar, por exemplo, c = 8 e $n_0 = 2$.

$$3\lg n + 5 = O(\lg n)$$

- ▶ É preciso encontrar c e n_0 positivos tais que $3 \lg n + 5 \le c \lg n$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $3 \lg n + 5 \le (3+5) \lg n$ se n > 1 ($\lg 1 = 0$).
- **b** basta tomar, por exemplo, c = 8 e $n_0 = 2$.

$$3\lg n + 5 = O(\lg n)$$

- ▶ É preciso encontrar c e n_0 positivos tais que $3 \lg n + 5 \le c \lg n$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $3 \lg n + 5 \le (3+5) \lg n$ se n > 1 ($\lg 1 = 0$).
- **b** basta tomar, por exemplo, c = 8 e $n_0 = 2$.

$$3\lg n + 5 = O(\lg n)$$

- ▶ É preciso encontrar c e n_0 positivos tais que $3 \lg n + 5 \le c \lg n$ para todo $n \ge n_0$.
- Note que $3 \lg n + 5 \le (3+5) \lg n$ se n > 1 ($\lg 1 = 0$).
- ▶ basta tomar, por exemplo, c = 8 e $n_0 = 2$.

$$n^3-100n^2\neq O(n^2)$$

- Suponha, por absurdo, que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- ► Então, existem constantes positivas c e n_0 tais que $n^3 100n^2 \le cn^2$ para todo $n \ge n_0$.
- ▶ Dividimos ambos os lados por n^2 , obtendo $n-100 \le c$.
- Independentemente do valor que escolhermos para a constante c, esta desigualdade não vale para qualquer valor de n > c + 100. Isso contradiz a suposição de que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- Portanto, $n^3 100n^2 \neq O(n^2)$.

$$n^3 - 100n^2 \neq O(n^2)$$

- Suponha, por absurdo, que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- ► Então, existem constantes positivas c e n_0 tais que $n^3 100n^2 \le cn^2$ para todo $n \ge n_0$.
- ▶ Dividimos ambos os lados por n^2 , obtendo $n-100 \le c$.
- Independentemente do valor que escolhermos para a constante c, esta desigualdade não vale para qualquer valor de n > c + 100. Isso contradiz a suposição de que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- Portanto, $n^3 100n^2 \neq O(n^2)$.

$$n^3 - 100n^2 \neq O(n^2)$$

- Suponha, por absurdo, que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- ► Então, existem constantes positivas c e n_0 tais que $n^3 100n^2 \le cn^2$ para todo $n \ge n_0$.
- ▶ Dividimos ambos os lados por n^2 , obtendo $n-100 \le c$.
- Independentemente do valor que escolhermos para a constante c, esta desigualdade não vale para qualquer valor de n > c + 100. Isso contradiz a suposição de que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- Portanto, $n^3 100n^2 \neq O(n^2)$.

$$n^3 - 100n^2 \neq O(n^2)$$

- Suponha, por absurdo, que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- ► Então, existem constantes positivas c e n_0 tais que $n^3 100n^2 \le cn^2$ para todo $n \ge n_0$.
- ▶ Dividimos ambos os lados por n^2 , obtendo $n-100 \le c$.
- Independentemente do valor que escolhermos para a constante c, esta desigualdade não vale para qualquer valor de n > c + 100. Isso contradiz a suposição de que $n^3 100 n^2 = O(n^2)$.
- Portanto, $n^3 100n^2 \neq O(n^2)$.

$$n^3 - 100n^2 \neq O(n^2)$$

- Suponha, por absurdo, que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- ► Então, existem constantes positivas c e n_0 tais que $n^3 100n^2 \le cn^2$ para todo $n \ge n_0$.
- ▶ Dividimos ambos os lados por n^2 , obtendo $n-100 \le c$.
- Independentemente do valor que escolhermos para a constante c, esta desigualdade não vale para qualquer valor de n > c + 100. Isso contradiz a suposição de que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- Portanto, $n^3 100n^2 \neq O(n^2)$.

$$n^3 - 100n^2 \neq O(n^2)$$

- ► Suponha, por absurdo, que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- ► Então, existem constantes positivas c e n_0 tais que $n^3 100n^2 \le cn^2$ para todo $n \ge n_0$.
- ▶ Dividimos ambos os lados por n^2 , obtendo $n-100 \le c$.
- Independentemente do valor que escolhermos para a constante c, esta desigualdade não vale para qualquer valor de n > c + 100. Isso contradiz a suposição de que $n^3 100n^2 = O(n^2)$.
- ▶ Portanto, $n^3 100n^2 \neq O(n^2)$.

Teorema

Suponha que f e g sejam duas funções tais que, para alguma outra função h, temos que f=O(h) e g=O(h). Então, f+g=O(h).

Corolário

Seja k uma constante fixa e sejam f_1, f_2, \ldots, f_k e h funções tais que $f_i = O(h)$ para todo i. Então $f_1 + f_2 + \cdots + f_k = O(h)$.

Teorema

Suponha que f e g sejam duas funções tais que, para alguma outra função h, temos que f=O(h) e g=O(h). Então, f+g=O(h).

Corolário

Seja k uma constante fixa e sejam f_1, f_2, \ldots, f_k e h funções tais que $f_i = O(h)$ para todo i. Então $f_1 + f_2 + \cdots + f_k = O(h)$.

Ao analisarmos um algoritmo, às vezes é fácil mostrar que uma das duas partes é mais lenta do que o outra. Gostaríamos de poder dizer que o tempo de execução de todo o algoritmo é assintoticamente comparável ao tempo de execução da parte lenta. Como o tempo total de execução é uma soma de duas funções, resultados em limites assintóticos para somas de funções são diretamente relevantes.

Corolário

Sejam f e g funções assintoticamente positivas tais que g=O(f). Então f+g=O(f).

Teorema: Somas e Multiplicações

- ► Se f(n) = O(s(n)) e g(n) = O(r(n)), então f(n) + g(n) = O(s(n) + r(n)).
- Se f(n) = O(s(n)) e g(n) = O(r(n)), então $f(n) \cdot g(n) = O(s(n) \cdot r(n))$.

Teorema: Somas e Multiplicações

- ► Se f(n) = O(s(n)) e g(n) = O(r(n)), então f(n) + g(n) = O(s(n) + r(n)).
- Se f(n) = O(s(n)) e g(n) = O(r(n)), então $f(n) \cdot g(n) = O(s(n) \cdot r(n))$.

Teorema: Somas e Multiplicações

- ► Se f(n) = O(s(n)) e g(n) = O(r(n)), então f(n) + g(n) = O(s(n) + r(n)).
- Se f(n) = O(s(n)) e g(n) = O(r(n)), então $f(n) \cdot g(n) = O(s(n) \cdot r(n))$.

Teorema: Somas e Multiplicações

- ► Se f(n) = O(s(n)) e g(n) = O(r(n)), então f(n) + g(n) = O(s(n) + r(n)).
- Se f(n) = O(s(n)) e g(n) = O(r(n)), então $f(n) \cdot g(n) = O(s(n) \cdot r(n))$.

Definição

Para uma dada função g(n), a classe $\Omega(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

existem constantes positivas c e n_0 de modo que $0 \le cg(n) \le f(n)$ para todo $n \ge n_0$

Definição

Para uma dada função g(n), a classe $\Omega(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

▶ existem constantes positivas c e n_0 de modo que $0 \le cg(n) \le f(n)$ para todo $n \ge n_0$

Definição

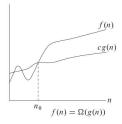
Para uma dada função g(n), a classe $\Omega(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

▶ existem constantes positivas c e n_0 de modo que $0 \le cg(n) \le f(n)$ para todo $n \ge n_0$

Definição

Para uma dada função g(n), a classe $\Omega(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

▶ existem constantes positivas c e n_0 de modo que $0 \le cg(n) \le f(n)$ para todo $n \ge n_0$

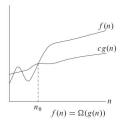


Definição

Para uma dada função g(n), a classe $\Omega(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

▶ existem constantes positivas c e n_0 de modo que $0 \le cg(n) \le f(n)$ para todo $n \ge n_0$

Dizemos que f(n) cresce no mínimo tão rápido quanto g(n).



Escrevemos $f(n) = \Omega(g(n))$ quando $f(n) \in \Omega(g(n))$.

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n \in \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n e g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (n - 6)$$

$$\geq \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2}$$

$$= c \cdot g(n).$$
 (para $n \geq 12$)

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n \in \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (n - 6)$$

$$\geq \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2}$$

$$= c \cdot g(n).$$
 (para $n \geq 12$)

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n \in \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (n - 6)$$

$$\geq \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2}$$
 (para $n \geq 12$

$$= c \cdot g(n)$$
. (para $c = \frac{1}{4}$)

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n \in \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (n - 6)$$

$$\geq \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2} \qquad \text{(para } n \geq 12$$

$$= c \cdot g(n). \qquad \text{(para } c = \frac{1}{4}$$

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n \in \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (n - 6)$$

$$\geq \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2}$$
 (para $n \geq 12$)
$$= c \cdot g(n).$$
 (para $c = \frac{1}{4}$)

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n \in \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (n - 6)$$

$$\geq \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2}$$
 (para $n \geq 12$)
$$= c \cdot g(n).$$
 (para $c = \frac{1}{4}$)

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n \in \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (n - 6)$$

$$\geq \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2}$$
 (para $n \geq 12$)
$$= c \cdot g(n).$$
 (para $c = \frac{1}{4}$)

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n \in \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Note que

$$f(n) = \frac{1}{2}n^2 - 3n$$

$$= \frac{n}{2} \cdot (n - 6)$$

$$\geq \frac{n}{2} \cdot \frac{n}{2}$$
 (para $n \geq 12$)
$$= c \cdot g(n).$$
 (para $c = \frac{1}{4}$)

$$4n^2 - 100n - 500 = \Omega(n^2)$$

- Temos $f(n) = 4n^2 100n 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes positivas c e n_0 tais que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ para todo $n \ge n_0$.
- Escolhendo c=3, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 104, 7$.
- Escolhendo c=2, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 54, 5$.
- Escolhendo c=1, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 37,7$.

$$4n^2 - 100n - 500 = \Omega(n^2)$$

- Temos $f(n) = 4n^2 100n 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes positivas c e n_0 tais que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ para todo $n \ge n_0$.
- Escolhendo c=3, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 104, 7$.
- Escolhendo c=2, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 54, 5$.
- Escolhendo c=1, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 37,7$.

$$4n^2 - 100n - 500 = \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = 4n^2 100n 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes positivas c e n_0 tais que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ para todo $n \ge n_0$.
- Escolhendo c = 3, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 104, 7$.
- Escolhendo c=2, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 54, 5$.
- Escolhendo c=1, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 37,7$.

$$4n^2 - 100n - 500 = \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = 4n^2 100n 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes positivas c e n_0 tais que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ para todo $n \ge n_0$.
- Escolhendo c=3, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 104, 7$.
- Escolhendo c=2, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 54, 5$.
- Escolhendo c=1, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 37,7$.

$$4n^2 - 100n - 500 = \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = 4n^2 100n 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes positivas c e n_0 tais que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ para todo $n \ge n_0$.
- Escolhendo c=3, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 104, 7$.
- Escolhendo c=2, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 54, 5$.
- Escolhendo c=1, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 37,7$.

$$4n^2 - 100n - 500 = \Omega(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = 4n^2 100n 500$ e $g(n) = n^2$.
- Precisamos encontrar constantes positivas c e n_0 tais que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ para todo $n \ge n_0$.
- Escolhendo c=3, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 104,7$.
- ► Escolhendo c = 2, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 54, 5$.
- Escolhendo c=1, obtemos que $cn^2 \le 4n^2 100n 500$ é verdadeira para todo $n \ge n_0 = 37,7$.

Definição

Dada uma função g(n), a classe $\Theta(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

lacktriangle existem constantes positivas c_1 , c_2 e n_0 de modo que

$$0 \le c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$

Definição

Dada uma função g(n), a classe $\Theta(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c_1 , c_2 e n_0 de modo que

$$0 \le c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$

Definição

Dada uma função g(n), a classe $\Theta(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c_1 , c_2 e n_0 de modo que

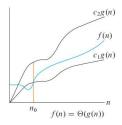
$$0 \le c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$

Definição

Dada uma função g(n), a classe $\Theta(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c_1 , c_2 e n_0 de modo que

$$0 \le c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$



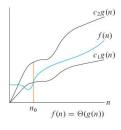
Definição

Dada uma função g(n), a classe $\Theta(g(n))$ é o conjunto de funções f(n) tais que:

ightharpoonup existem constantes positivas c_1 , c_2 e n_0 de modo que

$$0 \le c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$$
 para todo $n \ge n_0$

Dizemos que f(n) cresce tão rápido quanto g(n).



Escrevemos $f(n) = \Theta(g(n))$ quando $f(n) \in \Theta(g(n))$.

Teorema

Para quaisquer duas funções f(n) e g(n), temos que $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, f(n) = O(g(n)) e $f(n) = \Omega(g(n))$.

Exercício: Prove este teorema.

Teorema

Para quaisquer duas funções f(n) e g(n), temos que $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, f(n) = O(g(n)) e $f(n) = \Omega(g(n))$.

Exercício: Prove este teorema.

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = \Theta(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- ► Escolha valores

$$c_1 = \frac{1}{4}$$
, $c_2 = \frac{1}{2}$ e $n_0 = 12$

Então, supondo $n \ge n_0$, já verificamos que

$$c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = \Theta(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- Escolha valores

$$c_1 = \frac{1}{4}$$
, $c_2 = \frac{1}{2}$ e $n_0 = 12$

► Então, supondo $n \ge n_0$, já verificamos que

$$c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = \Theta(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- Escolha valores

$$c_1 = \frac{1}{4}$$
, $c_2 = \frac{1}{2}$ e $n_0 = 12$.

Então, supondo $n \ge n_0$, já verificamos que

$$c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n).$$

Exemplo

$$\frac{1}{2}n^2 - 3n = \Theta(n^2)$$

- ► Temos $f(n) = \frac{1}{2}n^2 3n$ e $g(n) = n^2$.
- Escolha valores

$$c_1 = \frac{1}{4}$$
, $c_2 = \frac{1}{2}$ e $n_0 = 12$.

▶ Então, supondo $n \ge n_0$, já verificamos que

$$c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n).$$

Obtendo O através de limites

Teorema

Sejam f(n) e g(n) funções não negativas tais que

$$\lim_{n\to\infty}\frac{f(n)}{g(n)}=c$$

para alguma constante c > 0. Então, $f(n) = \Theta(g(n))$.

Prova: Usaremos o fato de que o limite existe e é positivo para mostrar que f(n) = O(g(n)) e $f(n) = \Omega(g(n))$, como requerido pela definição de Θ . Como $\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c > 0$, segue da definição de limite que existe alguma constante n_0 tal que para todo $n \ge n_0$ a razão f(n)/g(n) está sempre entre $\frac{1}{2}c$ e 2c. Assim, $f(n) \le 2cg(n)$ para todo $n \ge n_0$, o que implica f(n) = O(g(n)); e $f(n) \ge \frac{1}{2}cg(n)$ para todo $n \ge n_0$, o que implica $f(n) = \Omega(g(n))$.

Obtendo 🖯 através de limites

Teorema

Sejam f(n) e g(n) funções não negativas tais que

$$\lim_{n\to\infty}\frac{f(n)}{g(n)}=c$$

para alguma constante c > 0. Então, $f(n) = \Theta(g(n))$.

Prova: Usaremos o fato de que o limite existe e é positivo para mostrar que f(n) = O(g(n)) e $f(n) = \Omega(g(n))$, como requerido pela definição de Θ . Como $\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c > 0$, segue da definição de limite que existe alguma constante n_0 tal que para todo $n \ge n_0$ a razão f(n)/g(n) está sempre entre $\frac{1}{2}c$ e 2c. Assim, $f(n) \le 2cg(n)$ para todo $n \ge n_0$, o que implica f(n) = O(g(n)); e $f(n) \ge \frac{1}{2}cg(n)$ para todo $n \ge n_0$, o que implica $f(n) = \Omega(g(n))$.

Exercício

Exercício: Suponha $f(n) = 5n \lg n + 8 \lg^2 n - 11$ e $g(n) = n \lg n$. Mostre que $f(n) = \Theta(g(n))$.

Solução: usando limites:

$$\lim_{n \to \infty} \frac{5n \lg n + 8 \lg^2 n - 11}{n \lg n}$$

$$= \lim_{n \to \infty} 5 + 8 \frac{\lg n}{n} - 11 \frac{1}{n \lg n}$$

$$= 5 + 8 \cdot 0 - 11 \cdot 0$$

$$= 5.$$

Logo, como o limite existe, então $f(n) = \Theta(g(n))$.

Exercício

Exercício: Suponha $f(n) = 5n \lg n + 8 \lg^2 n - 11$ e $g(n) = n \lg n$. Mostre que $f(n) = \Theta(g(n))$.

Solução: usando limites:

$$\lim_{n \to \infty} \frac{5n \lg n + 8 \lg^2 n - 11}{n \lg n}$$

$$= \lim_{n \to \infty} 5 + 8 \frac{\lg n}{n} - 11 \frac{1}{n \lg n}$$

$$= 5 + 8 \cdot 0 - 11 \cdot 0$$

$$= 5.$$

Logo, como o limite existe, então $f(n) = \Theta(g(n))$.

Notação assintótica e crescimento de funções

► Propriedades das notações assintóticas

- ▶ Se f(n) = O(g(n)) e g(n) = O(h(n)), então f(n) = O(h(n)).
- Se $f(n) = \Omega(g(n))$ e $g(n) = \Omega(h(n))$, então $f(n) = \Omega(h(n))$.
- ▶ Se $f(n) = \Theta(g(n))$ e $g(n) = \Theta(h(n))$, então $f(n) = \Theta(h(n))$.

- ► Se f(n) = O(g(n)) e g(n) = O(h(n)), então f(n) = O(h(n)).
- ► Se $f(n) = \Omega(g(n))$ e $g(n) = \Omega(h(n))$, então $f(n) = \Omega(h(n))$.
- ▶ Se $f(n) = \Theta(g(n))$ e $g(n) = \Theta(h(n))$, então $f(n) = \Theta(h(n))$.

- ► Se f(n) = O(g(n)) e g(n) = O(h(n)), então f(n) = O(h(n)).
- ► Se $f(n) = \Omega(g(n))$ e $g(n) = \Omega(h(n))$, então $f(n) = \Omega(h(n))$.
- ▶ Se $f(n) = \Theta(g(n))$ e $g(n) = \Theta(h(n))$, então $f(n) = \Theta(h(n))$.

- ▶ Se f(n) = O(g(n)) e g(n) = O(h(n)), então f(n) = O(h(n)).
- ► Se $f(n) = \Omega(g(n))$ e $g(n) = \Omega(h(n))$, então $f(n) = \Omega(h(n))$.
- ▶ Se $f(n) = \Theta(g(n))$ e $g(n) = \Theta(h(n))$, então $f(n) = \Theta(h(n))$.

Reflexividade

- ightharpoonup f(n) = O(f(n)).
- $f(n) = \Omega(f(n)).$
- $ightharpoonup f(n) = \Theta(f(n)).$

Simetria

$$\blacktriangleright f(n) = \Theta(g(n))$$
 se, e somente se, $g(n) = \Theta(f(n))$

Simetria Transposta

$$ightharpoonup f(n) = O(g(n))$$
 se, e somente se, $g(n) = \Omega(f(n))$

Reflexividade

- $\blacktriangleright f(n) = O(f(n)).$
- $ightharpoonup f(n) = \Omega(f(n)).$
- $\qquad \qquad f(n) = \Theta(f(n)).$

Simetria

▶ $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, $g(n) = \Theta(f(n))$

Simetria Transposta

Reflexividade

- ightharpoonup f(n) = O(f(n)).
- $\blacktriangleright f(n) = \Omega(f(n)).$
- $f(n) = \Theta(f(n)).$

Simetria

▶ $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, $g(n) = \Theta(f(n))$

Simetria Transposta

Reflexividade

- ightharpoonup f(n) = O(f(n)).
- $\blacktriangleright f(n) = \Omega(f(n)).$
- $f(n) = \Theta(f(n)).$

Simetria

▶ $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, $g(n) = \Theta(f(n))$

Simetria Transposta

Reflexividade

- ightharpoonup f(n) = O(f(n)).
- $ightharpoonup f(n) = \Omega(f(n)).$
- $\blacktriangleright f(n) = \Theta(f(n)).$

Simetria

▶ $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, $g(n) = \Theta(f(n))$.

Simetria Transposta

Reflexividade

- ightharpoonup f(n) = O(f(n)).
- $ightharpoonup f(n) = \Omega(f(n)).$
- $f(n) = \Theta(f(n)).$

Simetria

• $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, $g(n) = \Theta(f(n))$.

Simetria Transposta

Reflexividade

- ightharpoonup f(n) = O(f(n)).
- $ightharpoonup f(n) = \Omega(f(n)).$
- $\blacktriangleright f(n) = \Theta(f(n)).$

Simetria

• $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, $g(n) = \Theta(f(n))$.

Simetria Transposta

• f(n) = O(g(n)) se, e somente se, $g(n) = \Omega(f(n))$.

Reflexividade

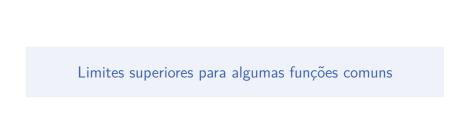
- ightharpoonup f(n) = O(f(n)).
- $ightharpoonup f(n) = \Omega(f(n)).$
- $ightharpoonup f(n) = \Theta(f(n)).$

Simetria

• $f(n) = \Theta(g(n))$ se, e somente se, $g(n) = \Theta(f(n))$.

Simetria Transposta

• f(n) = O(g(n)) se, e somente se, $g(n) = \Omega(f(n))$.



Limites superiores para algumas funções comuns



Um polinômio é uma função que pode ser escrita na forma $f(n) = a_0 + a_1 n + a_2 n^2 + \dots + a_d n^d$ para alguma constante d > 0, tal que $a_d \neq 0$. O valor d é chamado grau do polinômio.

Exemplo: Funções da forma $pn^2 + qn + r$, com $p \ne 0$, são polinômios de grau 2.

Teorema

Seja f(n) um polinômio de grau d com coeficiente $a_d>0$. Então $f(n)=O(n^d)$.

- Considere $f(n) = a_0 + a_1 n + \cdots + a_d n^d$, com $a_d > 0$. O limitante superior é uma consequência imediata de um teorema anterior.
- Primeiro, note que os coeficientes a_j para j < d podem ser negativos, mas, de qualquer modo, $a_j n^j \le |a_j| n^d$ para todo $n \ge 1$. Assim, cada termo no polinômio é $O(n^d)$.
- Como f(n) é uma soma de um número constante de funções, cada uma das quais é $O(n^d)$, segue por um teorema anterior que f(n) é $O(n^d)$.

Teorema

Seja f(n) um polinômio de grau d com coeficiente $a_d>0$. Então $f(n)=O(n^d)$.

- Considere $f(n) = a_0 + a_1 n + \cdots + a_d n^d$, com $a_d > 0$. O limitante superior é uma consequência imediata de um teorema anterior.
- Primeiro, note que os coeficientes a_j para j < d podem ser negativos, mas, de qualquer modo, $a_j n^j \le |a_j| n^d$ para todo $n \ge 1$. Assim, cada termo no polinômio é $O(n^d)$.
- Como f(n) é uma soma de um número constante de funções, cada uma das quais é $O(n^d)$, segue por um teorema anterior que f(n) é $O(n^d)$.

Teorema

Seja f(n) um polinômio de grau d com coeficiente $a_d>0$. Então $f(n)=O(n^d)$.

- Considere $f(n) = a_0 + a_1 n + \cdots + a_d n^d$, com $a_d > 0$. O limitante superior é uma consequência imediata de um teorema anterior.
- Primeiro, note que os coeficientes a_j para j < d podem ser negativos, mas, de qualquer modo, a_j n^j ≤ |a_j|n^d para todo n ≥ 1. Assim, cada termo no polinômio é O(n^d).
- Como f(n) é uma soma de um número constante de funções, cada uma das quais é $O(n^d)$, segue por um teorema anterior que f(n) é $O(n^d)$.

Teorema

Seja f(n) um polinômio de grau d com coeficiente $a_d > 0$. Então $f(n) = O(n^d)$.

- Considere $f(n) = a_0 + a_1 n + \cdots + a_d n^d$, com $a_d > 0$. O limitante superior é uma consequência imediata de um teorema anterior.
- ▶ Primeiro, note que os coeficientes a_j para j < d podem ser negativos, mas, de qualquer modo, $a_j n^j \le |a_j| n^d$ para todo $n \ge 1$. Assim, cada termo no polinômio é $O(n^d)$.
- Como f(n) é uma soma de um número constante de funções, cada uma das quais é $O(n^d)$, segue por um teorema anterior que f(n) é $O(n^d)$.

Um algoritmo de tempo polinomial é aquele cujo tempo de execução $\mathcal{T}(n)$ é $O(n^d)$ para alguma constante d, onde d é independente do tamanho da entrada.

Exemplos:

- $ightharpoonup O(n^2)$
- $ightharpoonup O(n^3)$
- $O(\sqrt{n}) = O(n^{1/2})$
- $ightharpoonup O(n^{1.59})$

Convencionou-se que algoritmos eficientes são os algoritmos de tempo polinomial.

Um algoritmo de tempo polinomial é aquele cujo tempo de execução $\mathcal{T}(n)$ é $O(n^d)$ para alguma constante d, onde d é independente do tamanho da entrada.

Exemplos:

- $ightharpoonup O(n^2)$
- $ightharpoonup O(n^3)$
- $O(\sqrt{n}) = O(n^{1/2})$
- $ightharpoonup O(n^{1.59})$

Convencionou-se que algoritmos eficientes são os algoritmos de tempo polinomial.

Limites superiores para algumas funções comuns



Se $n, b \in \mathbb{R}$, com $0 < b \neq 1$ e n > 0, então:

$$\log_b n = x \iff b^x = n.$$

► Uma maneira de obter uma noção aproximada de quão rápido log_b n cresce é observar que, se o arredondarmos para o inteiro mais próximo, ele será um a menos que o número de dígitos na representação de base b do número n. (Assim, por exemplo, 1+[log₂ n] é o número de bits necessários para representar n.)

Teorema

Para todo b > 1 e todo x > 0, temos que $\log_b n = O(n^x)$.

Se $n, b \in \mathbb{R}$, com $0 < b \neq 1$ e n > 0, então:

$$\log_b n = x \iff b^x = n.$$

▶ Uma maneira de obter uma noção aproximada de quão rápido $\log_b n$ cresce é observar que, se o arredondarmos para o inteiro mais próximo, ele será um a menos que o número de dígitos na representação de base b do número n. (Assim, por exemplo, $1 + \lfloor \log_2 n \rfloor$ é o número de bits necessários para representar n.)

Teorema

Para todo b > 1 e todo x > 0, temos que $\log_b n = O(n^x)$.

Se $n, b \in \mathbb{R}$, com $0 < b \ne 1$ e n > 0, então:

$$\log_b n = x \iff b^x = n.$$

► Uma maneira de obter uma noção aproximada de quão rápido log_b n cresce é observar que, se o arredondarmos para o inteiro mais próximo, ele será um a menos que o número de dígitos na representação de base b do número n. (Assim, por exemplo, 1 + log₂ n é o número de bits necessários para representar n.)

Teorema

Para todo b > 1 e todo x > 0, temos que $\log_b n = O(n^x)$.

Pode-se traduzir diretamente entre logaritmos de diferentes bases usando a seguinte identidade fundamental:

$$\log_a n = \frac{\log_b n}{\log_b a}$$

► Esta equação justifica porque frequentemente os livros escrevem $O(\log n)$ ou $O(\lg n)$ sem indicar a base do logaritmo.

Teorema

Para a, b > 1 e todo n > 0, temos que $\log_a n = \Theta(\log_b n)$

Pode-se traduzir diretamente entre logaritmos de diferentes bases usando a seguinte identidade fundamental:

$$\log_a n = \frac{\log_b n}{\log_b a}$$

Esta equação justifica porque frequentemente os livros escrevem $O(\log n)$ ou $O(\lg n)$ sem indicar a base do logaritmo.

Teorem:

Para a, b > 1 e todo n > 0, temos que $\log_a n = \Theta(\log_b n)$

Pode-se traduzir diretamente entre logaritmos de diferentes bases usando a seguinte identidade fundamental:

$$\log_a n = \frac{\log_b n}{\log_b a}$$

► Esta equação justifica porque frequentemente os livros escrevem $O(\log n)$ ou $O(\lg n)$ sem indicar a base do logaritmo.

Teorema

Para a, b > 1 e todo n > 0, temos que $\log_a n = \Theta(\log_b n)$.

Limites superiores para algumas funções comuns



Exponenciais

Funções exponenciais são funções da forma $f(n) = a^n$ para alguma constante base a. Aqui, estaremos preocupados com o caso no qual a > 1, o que resulta numa função que cresce rapidamente.

Teorema

Para toda constante d > 0 e a > 1, temos que $n^d = o(a^n)$.

Em outras palavras, uma função exponencial cresce mais rapidamente que uma função polinomial.

Exponenciais

Funções exponenciais são funções da forma $f(n) = a^n$ para alguma constante base a. Aqui, estaremos preocupados com o caso no qual a > 1, o que resulta numa função que cresce rapidamente.

Teorema

Para toda constante d > 0 e a > 1, temos que $n^d = o(a^n)$.

Em outras palavras, uma função exponencial cresce mais rapidamente que uma função polinomial.



- ightharpoonup O(1): tempo constante
 - não depende de n, operações executadas um número fixo de vezes.
- $ightharpoonup O(\lg n)$: logarítmico
 - ▶ lg indica log₂
 - típica de algoritmos que resolvem um problema transformando-o em problemas menores.
 - puando n dobra, o tempo aumenta em uma constante
 - Fx: Busca binária
 - Outros exemplos durante o curso

- ightharpoonup O(1): tempo constante
 - não depende de n, operações executadas um número fixo de vezes.
- $ightharpoonup O(\lg n)$: logarítmico
 - ▶ lg indica log₂
 - típica de algoritmos que resolvem um problema transformando-o em problemas menores.
 - quando n dobra, o tempo aumenta em uma constante
 - Ex: Busca binária
 - Outros exemplos durante o curso

- \triangleright O(n): linear
 - quando n dobra, o tempo dobra
 - em geral, uma certa quantidade de operações é realizada sobre cada um dos elementos de entrada.
 - Ex: Busca linear, Encontrar o máximo/mínimo de um vetor, Produto interno de dois vetores
- \triangleright $O(n \lg n)$: log linear
 - quando n dobra, o tempo um pouco mais que dobra
 - Ex: algoritmos de ordenação eficientes
- $ightharpoonup O(n^2)$: quadrático
 - ocorre frequentemente quando os dados são processados aos pares, com laços de repetição aninhados.
 - quando *n* dobra, o tempo quadriplica
 - Ex: BubbleSort, SelectionSort e InsertionSort

- \triangleright O(n): linear
 - quando n dobra, o tempo dobra
 - em geral, uma certa quantidade de operações é realizada sobre cada um dos elementos de entrada.
 - Ex: Busca linear, Encontrar o máximo/mínimo de um vetor, Produto interno de dois vetores
- \triangleright $O(n \lg n)$: log linear
 - quando n dobra, o tempo um pouco mais que dobra
 - Ex: algoritmos de ordenação eficientes
- \triangleright $O(n^2)$: quadrático
 - ocorre frequentemente quando os dados são processados aos pares, com laços de repetição aninhados.
 - quando n dobra, o tempo quadriplica
 - Ex: BubbleSort, SelectionSort e InsertionSort

- \triangleright O(n): linear
 - quando n dobra, o tempo dobra
 - em geral, uma certa quantidade de operações é realizada sobre cada um dos elementos de entrada.
 - Ex: Busca linear, Encontrar o máximo/mínimo de um vetor, Produto interno de dois vetores
- \triangleright $O(n \lg n)$: log linear
 - quando n dobra, o tempo um pouco mais que dobra
 - Ex: algoritmos de ordenação eficientes
- \triangleright $O(n^2)$: quadrático
 - ocorre frequentemente quando os dados são processados aos pares, com laços de repetição aninhados.
 - quando n dobra, o tempo quadriplica
 - Ex: BubbleSort, SelectionSort e InsertionSort

- $ightharpoonup O(n^3)$: cúbico
 - quando n dobra, o tempo octuplica
 - Ex: multiplicação de matrizes n x n

- $f(n) = O(c^n)$: complexidade exponencial
 - Típico de algoritmos que fazem busca exaustiva (força bruta) para resolver um problema.
 - Não são úteis do ponto de vista prático
 - P Quando $n \in 20$, $O(2^n) \in \text{um milhão}$
- f(n) = O(n!): complexidade exponencial
 - Pior que $O(c^n)$
 - Não são úteis do pronto de vista prático
 - ▶ Quando n é 20, O(n!) é maior que 2 quintilhões

- $ightharpoonup O(n^3)$: cúbico
 - quando n dobra, o tempo octuplica
 - Ex: multiplicação de matrizes n x n

- $f(n) = O(c^n)$: complexidade exponencial
 - Típico de algoritmos que fazem busca exaustiva (força bruta) para resolver um problema.
 - Não são úteis do ponto de vista prático.
 - ▶ Quando n é 20, $O(2^n)$ é um milhão.
- f(n) = O(n!): complexidade exponencial
 - Pior que $O(c^n)$
 - Não são úteis do pronto de vista prático.
 - ▶ Quando $n \in 20$, O(n!) é maior que 2 quintilhões.

- $ightharpoonup O(n^3)$: cúbico
 - quando n dobra, o tempo octuplica
 - Ex: multiplicação de matrizes n x n

- $f(n) = O(c^n)$: complexidade exponencial
 - Típico de algoritmos que fazem busca exaustiva (força bruta) para resolver um problema.
 - Não são úteis do ponto de vista prático.
 - ▶ Quando n é 20, $O(2^n)$ é um milhão.
- f(n) = O(n!): complexidade exponencial
 - Pior que $O(c^n)$
 - Não são úteis do pronto de vista prático.
 - Quando n é 20, O(n!) é maior que 2 quintilhões.

Comparação de funções de complexidade

Tamanho	Função de custo					
n	lg ₂ n	n	nlg ₂ n	n ²	n ³	2 ⁿ
10	3	10	30	100	1000	1000
100	6	100	664	10 ⁴	10 ⁶	10 ³⁰
1000	9	1000	9965	10 ⁶	10 ⁹	10 ³⁰⁰
10 ⁴	13	10 ⁴	10 ⁵	10 ⁸	10 ¹²	10 ³⁰⁰⁰
10 ⁵	16	10 ⁵	10 ⁶	10 ¹⁰	10 ¹⁵	10 ³⁰⁰⁰⁰
10 ⁶	19	10 ⁶	10 ⁷	10 ¹²	10 ¹⁸	10 ³⁰⁰⁰⁰⁰

 $1 \text{ semana} \approx 6 \cdot 10^5 \text{ segundos}$

 $1 \text{ ano } \approx 3 \cdot 10^7 \text{ segundos}$

1 século $\approx 3 \cdot 10^9$ segundos

1 milênio $\approx 3 \cdot 10^{10}$ segundos

Um cuidado

O que significa dizer que o tempo de um algoritmo é $O(n^3)$?

- Para instâncias grandes $(n \ge n_0)$
- ▶ O tempo é menor ou igual a um múltiplo de n^3

Pode ser que o tempo do algoritmo seja 2*n*2...

- $ightharpoonup 2n^2 = O(n^3)$, mas...
- $2n^2 = O(n^2)$

Ou seja, podemos ter feito uma análise "folgada"

achamos que o algoritmo é muito pior do que é realmente

Um cuidado

O que significa dizer que o tempo de um algoritmo é $O(n^3)$?

- ▶ Para instâncias grandes $(n \ge n_0)$
- ▶ O tempo é menor ou igual a um múltiplo de n^3

Pode ser que o tempo do algoritmo seja $2n^2$...

- $ightharpoonup 2n^2 = O(n^3)$, mas...
- $2n^2 = O(n^2)$

Ou seja, podemos ter feito uma análise "folgada"

achamos que o algoritmo é muito pior do que é realmente

Um cuidado

O que significa dizer que o tempo de um algoritmo é $O(n^3)$?

- Para instâncias grandes $(n \ge n_0)$
- ▶ O tempo é menor ou igual a um múltiplo de n^3

Pode ser que o tempo do algoritmo seja $2n^2$...

- $ightharpoonup 2n^2 = O(n^3)$, mas...
- $ightharpoonup 2n^2 = O(n^2)$

Ou seja, podemos ter feito uma análise "folgada"

achamos que o algoritmo é muito pior do que é realmente



Conclusão

- A análise de algoritmos é útil para definir o algoritmo mais eficiente em determinados problemas.
- O objetivo final não é apenas fazer códigos que funcionem, mas que sejam também eficientes.

"Um bom algoritmo, mesmo rodando em uma máquina lenta, sempre acaba derrotando (para instâncias grandes do problema) um algoritmo pior rodando em uma máquina rápida. Sempre."

— S. S. Skiena, The Algorithm Design Manual



Exercício

Para cada uma das afirmações abaixo, justifique formalmente (usando definições, manipulações algébricas e implicações) se for verdade ou dê um contraexemplo se for falso.

- (a) 3n = O(n)
- (b) $2n^2 n = O(n^2)$
- (c) $\log 8n = O(\log 2n)$
- (d) $2^{n+1} = O(2^n)$
- (e) $2^n = O(2^{n/2})$
- (f) $n^2 200n 300 = O(n)$
- (g) Se f(n) = 17, então f(n) = O(1)
- (h) Se $f(n) = 3n^2 n + 4$, então $f(n) = O(n^2)$

Determine a complexidade de pior caso da função a seguir:

```
Algoritmo 3 Função F
 1: Função F(int L[], int n)
 2:
       s \leftarrow 0
 3: para i \leftarrow 0 até n-2 faça
           para j \leftarrow i + 1 até n - 1 faça
 4:
 5:
               if L[i] > L[j] then
                  s \leftarrow s + 1
 6:
               fim if
           fim para
 8:
 9:
       fim para
       retorne s
10:
11: fim Função
```

Notação Ω : exercício

Exercício: Prove que $100 \lg n - 10n + 2n \lg n$ está em $\Omega(n \lg n)$.

Exercícios Resolvidos

Exercício: Proponha um **limite superior** para a função $f(n) = 3n^2 + 18$ juntamente com constantes c e n_0 válidas.

Solução: Como limite superior, propomos a função $g(n) = n^2$ e como constantes válidas citamos c = 4 e $n_0 = 5$.

Vamos verificar essas constantes:

$$c \cdot g(n) \ge f(n)$$

$$4n^2 \ge 3n^2 + 18$$

$$n^2 \ge 18 \Rightarrow \{n \le -\sqrt{18} \cup n \ge \sqrt{18}\}$$

Exercício: Proponha um **limite superior** para a função $f(n) = 3n^2 + 18$ juntamente com constantes $c \in n_0$ válidas.

Solução: Como limite superior, propomos a função $g(n) = n^2$ e como constantes válidas citamos c = 4 e $n_0 = 5$.

Vamos verificar essas constantes:

$$c \cdot g(n) \ge f(n)$$

$$4n^2 \ge 3n^2 + 18$$

$$n^2 \ge 18 \Rightarrow \{n \le -\sqrt{18} \cup n \ge \sqrt{18}\}$$

Exercício: Proponha um **limite superior** para a função $f(n) = 3n^2 + 18$ juntamente com constantes $c \in n_0$ válidas.

Solução: Como limite superior, propomos a função $g(n) = n^2$ e como constantes válidas citamos c = 4 e $n_0 = 5$.

Vamos verificar essas constantes:

$$c \cdot g(n) \ge f(n)$$

$$4n^2 \ge 3n^2 + 18$$

$$n^2 \ge 18 \Rightarrow \{n \le -\sqrt{18} \cup n \ge \sqrt{18}\}$$

Exercício: Proponha um **limite superior** para a função $f(n) = 3n^2 + 18$ juntamente com constantes $c \in n_0$ válidas.

Solução: Como limite superior, propomos a função $g(n) = n^2$ e como constantes válidas citamos c = 4 e $n_0 = 5$.

Vamos verificar essas constantes:

$$c \cdot g(n) \ge f(n)$$

$$4n^2 \ge 3n^2 + 18$$

$$n^2 \ge 18 \Longrightarrow \{n \le -\sqrt{18} \ \cup \ n \ge \sqrt{18}\}$$

Exercício: Proponha um **limite superior** para a função $f(n) = 3n^2 + 18$ juntamente com constantes $c \in n_0$ válidas.

Solução: Como limite superior, propomos a função $g(n) = n^2$ e como constantes válidas citamos c = 4 e $n_0 = 5$.

Vamos verificar essas constantes:

$$c \cdot g(n) \ge f(n)$$

$$4n^2 \ge 3n^2 + 18$$

$$n^2 \ge 18 \Longrightarrow \{n \le -\sqrt{18} \ \cup \ n \ge \sqrt{18}\}$$

Exercício: Suponha $f(n) = 2n^2 + 30n + 400$ e $g(n) = n^2$. Mostre que f = O(g).

Solução: Para todo *n* positivo, temos

$$f(n) = 2n^{2} + 30n + 400$$

$$\leq 2n^{2} + 30n^{2} + 400n^{2}$$

$$= 432n^{2}$$

$$= 432g(n).$$

Resumindo, $f(n) \le 432g(n)$ para todo $n \le 1$. Além disso, note que f(n) e g(n) são assintoticamente não-negativas. Portanto, f(n) = O(g(n)).

Exercício: Suponha $f(n) = 2n^2 + 30n + 400$ e $g(n) = n^2$. Mostre que f = O(g).

Solução: Para todo *n* positivo, temos:

$$f(n) = 2n^{2} + 30n + 400$$

$$\leq 2n^{2} + 30n^{2} + 400n^{2}$$

$$= 432n^{2}$$

$$= 432g(n).$$

Resumindo, $f(n) \le 432g(n)$ para todo $n \le 1$. Além disso, note que f(n) e g(n) são assintoticamente não-negativas. Portanto, f(n) = O(g(n)).

Exercício: Suponha $f(n) = \lceil n/2 \rceil + 10$ e g(n) = n. Mostre que f(n) = O(g(n)).

Solução: De fato, temos que:

$$f(n) = \lceil n/2 \rceil + 10$$

$$\leq n/2 + 1 + 10$$

$$= n/2 + 11$$

$$\leq 20n \text{ para todo } n \geq 1$$

Portanto, f(n) = O(g(n))

Exercício: Suponha $f(n) = \lceil n/2 \rceil + 10$ e g(n) = n. Mostre que f(n) = O(g(n)).

Solução: De fato, temos que:

$$f(n) = \lceil n/2 \rceil + 10$$

$$\leq n/2 + 1 + 10$$

$$= n/2 + 11$$

$$\leq 20n \text{ para todo } n \geq 1.$$

Portanto, f(n) = O(g(n)).

Exercício: Suponha $f(n) = 5n \lg n + 8 \lg^2 n - 11$ e $g(n) = n \lg n$. Mostre que f(n) = O(g(n)), sem usar limites.

Solução:

$$5n \lg n + 8 \lg^2 n - 11 \le 5n \lg n + 8 \lg^2 n$$
$$\le 5n \lg n + 8n \lg n \text{ pois } \lg n < n \quad \forall n \ge 1$$
$$= 13n \lg n$$

Logo, concluímos que $5n\lg n + 8\lg^2 n - 11 \le 13n\lg n$ para todo $n \ge 1$. Portanto, fazendo $n_0 = 1$ e c = 13, temos que $0 \le f(n) \le 13g(n)$ para todo $n \ge n_0$. Assim, f(n) = O(g(n)).

Exercício: Suponha $f(n) = 5n \lg n + 8 \lg^2 n - 11$ e $g(n) = n \lg n$. Mostre que f(n) = O(g(n)), sem usar limites.

Solução:

$$5n\lg n + 8\lg^2 n - 11 \le 5n\lg n + 8\lg^2 n$$

$$\le 5n\lg n + 8n\lg n \text{ pois } \lg n < n \quad \forall n \ge 1$$

$$= 13n\lg n$$

Logo, concluímos que $5n\lg n + 8\lg^2 n - 11 \le 13n\lg n$ para todo $n \ge 1$. Portanto, fazendo $n_0 = 1$ e c = 13, temos que $0 \le f(n) \le 13g(n)$ para todo $n \ge n_0$. Assim, f(n) = O(g(n)).

- 1. É verdade que $\log_2 n = O(\log_3 n)$? É verdade que $\log_3 n = O(\log_2 n)$?
- 2. Mostre que $15n = O(n \lg n)$ mas que $n \lg n \neq O(n)$
 - Essa análise é folgada, já que 15n = O(n)
- 3. Mostre que $42n = O(n^2)$ mas que $n^2 \neq O(42n)$
 - Essa análise é folgada, já que 42n = O(n)

- 1. É verdade que $\log_2 n = O(\log_3 n)$? É verdade que $\log_3 n = O(\log_2 n)$?
- 2. Mostre que $15n = O(n \lg n)$ mas que $n \lg n \neq O(n)$
 - Essa análise é folgada, já que 15n = O(n)
- 3. Mostre que $42n = O(n^2)$ mas que $n^2 \neq O(42n)$
 - Essa análise é folgada, já que 42n = O(n)

- 1. É verdade que $\log_2 n = O(\log_3 n)$? É verdade que $\log_3 n = O(\log_2 n)$?
- 2. Mostre que $15n = O(n \lg n)$ mas que $n \lg n \neq O(n)$
 - Essa análise é folgada, já que 15n = O(n)

- 1. É verdade que $\log_2 n = O(\log_3 n)$? É verdade que $\log_3 n = O(\log_2 n)$?
- 2. Mostre que $15n = O(n \lg n)$ mas que $n \lg n \neq O(n)$
 - Essa análise é folgada, já que 15n = O(n)
- 3. Mostre que $42n = O(n^2)$ mas que $n^2 \neq O(42n)$
 - Essa análise é folgada, já que 42n = O(n)

- 1. É verdade que $\log_2 n = O(\log_3 n)$? É verdade que $\log_3 n = O(\log_2 n)$?
- 2. Mostre que $15n = O(n \lg n)$ mas que $n \lg n \neq O(n)$
 - Essa análise é folgada, já que 15n = O(n)
- 3. Mostre que $42n = O(n^2)$ mas que $n^2 \neq O(42n)$
 - Essa análise é folgada, já que 42n = O(n)