

Complexidade de Algoritmos

O que é um algoritmo?

- Sequência bem definida e finita de cálculos que, para um dado valor de entrada, retorna uma saída desejada/esperada.
- Na computação:
 - Uma descrição de como resolver um problema proposto.

Exemplos de Algoritmos

- Algoritmo de Euclides:
 - Definição: o maior divisor comum entre dois ou mais números é chamado de máximo divisor comum (mdc).
 - Problema: dados dois números inteiros maiores que zero, encontrar o maior denominador comum entre eles.
 - Entrada: dois números inteiros $a, b > 0$.

Exemplos de Algoritmos

Algoritmo de Euclides

1	Entrada: a, b	
2	Enquanto $a \neq b$ faça	
3	Se $a > b$ então	
4	$a = a - b$	
5	Senão	
6	$b = b - a$	
7	Saída: a	

Exemplos de Algoritmos

-
- Ordenação de Vetores por Inserção:
 - **Definição:** um vetor $V \in \mathbb{R}^n$ é crescente se $V_1 \leq \dots \leq V_n$.
 - **Problema:** dados um vetor de tamanho n , rearranjar seus elementos de tal forma que ele se torne crescente.
 - **Entrada:** vetor V de tamanho n .
 - **Saída:** vetor V crescente de tamanho n .

Exemplos de Algoritmos

Ordenação de Vetores por Inserção

1	Entrada: V	
2	Para j=2 até n faça	
3	valor_atual = j	
4	i = j-1	
5	Enquanto i ≥ 1 e $V_i > \text{valor_atual}$ faça	
6	$V_{i+1} = V_i$	
7	i = i - 1	
8	$V_{i+1} = \text{valor_atual}$	
9	Saída: V	

Instância de um Problema

- Instância de um problema é um conjunto qualquer de valores que é uma entrada válida para esse:
 - No algoritmo de Euclides temos que $a=124$ e $b=245$ é uma instância do problema.
 - No algoritmo de ordenação uma instância do problema seria: $V = [12, 32, 4, 25, 21, 44]$.

Análise de Algoritmo

- Ao analisar um algoritmo 3 aspectos são de grande importância:
 - **Finitude:** o algoritmo é composto de passos finitos?
 - **Corretude:** o algoritmo resolve o problema proposto?
 - **Complexidade:** quantas instruções são necessárias para obter a solução de uma instância do problema?

Análise de Algoritmo

- Finitude: o algoritmo é composto de passos finitos?
- Corretude: o algoritmo resolve o problema proposto?
- Complexidade: quantas instruções são necessárias para obter a solução de uma instância do problema?

Finitude do Algoritmo

- O algoritmo de Euclides sempre tem fim?
- Uma vez que é garantido realizar a operação de subtração do maior número (a) pelo menor número (b), o resultado será um valor x , tal que $a > x \geq 0$ e que substituirá o valor em a .

Finitude do Algoritmo

- O algoritmo de Euclides sempre tem fim?
- Dado também que a e b são inteiros, e o maior valor entre esses dois diminui a cada iteração, eventualmente, em sucessivas subtrações, um deles atingirá o valor de 0.

Finitude do Algoritmo

- O algoritmo de Euclides sempre tem fim?
- Porém, para resultar em 0 os valores de a e b na iteração anterior devem ser iguais, logo definindo o critério de parada como verdadeiro.

Finitude do Algoritmo

- O algoritmo de ordenação por inserção sempre tem fim?
- O laço principal desse algoritmo é bem definido, repetindo a iteração $n-1$ vezes.

Finitude do Algoritmo

- O algoritmo de ordenação por inserção sempre tem fim?
- O laço interno inicia sua operação com $i = j-1 \geq 1$ e decrementa seu valor a cada iteração, eventualmente chegando ao valor $i=0$, saindo do laço.

Análise de Algoritmo

- ~~Finitude: o algoritmo é composto de passos finitos?~~
- Corretude: o algoritmo resolve o problema proposto?
- Complexidade: quantas instruções são necessárias para obter a solução de uma instância do problema?

Corretude de um Algoritmo

- Um algoritmo é dito correto se:
 - Para qualquer instância do problema ele retorna a solução correta em tempo finito.
- Algoritmos incorretos também podem ser úteis.

Corretude de um Algoritmo

- O algoritmo de Euclides está correto?
 - Dado que o $\text{mdc}(a,b) = \text{mdc}(a-x,b) = \text{mdc}(a,b-y)$, com $x < a$ e $y < b$ então temos que:
 - $\text{mdc}(a,b) = \text{mdc}(a-b,b)$, com $a > b$
 - Com essa propriedade do mdc garantimos que o resultado final não é alterado durante as sucessivas subtrações.

Corretude de um Algoritmo

- O algoritmo de Euclides está correto?
 - Dado que o $\text{mdc}(a,a) = a$, garantimos que a solução final, quando os dois valores são iguais, está correto.

Corretude de um Algoritmo

- O algoritmo de ordenação por inserção está correto?
- Para provar que sim utilizaremos uma invariante de um laço e técnica de indução matemática.

Invariante de um Laço

- Invariante de um laço é um estado ou condição de uma variável que é invariante durante a execução das iterações.
- Com essa invariante é possível mostrar a corretude do algoritmo ao longo dos laços contidos nele.

Corretude de um Algoritmo

- O algoritmo de ordenação por inserção está correto?
- Para o laço principal do algoritmo podemos supor que a invariante é que o vetor V está ordenado para os índices de $1..j-1$

Corretude de um Algoritmo

- O algoritmo de ordenação por inserção está correto?
- Utilizando indução matemática precisamos primeiro mostrar que na primeira iteração ($j=2$) o subvetor $V(1..j-1)$ está ordenado.
- Como esse subvetor é composto por apenas um elemento, então ele está ordenado.

Corretude de um Algoritmo

- O algoritmo de ordenação por inserção está correto?
- Agora, dado que o subvetor está ordenado na iteração em que $j=k$, precisamos mostrar que ele estará ordenado na iteração $j=k+1$.

Corretude de um Algoritmo

- O algoritmo de ordenação por inserção está correto?
- Em suma, o laço interno guarda o elemento $j=k+1$ e “empurra” os outros elementos em uma posição adiante até encontrar a posição correta para esse elemento, tendo ao final um subvetor ordenado $V(1..k+1)$.

Análise de Algoritmo

- ~~Finitude: o algoritmo é composto de passos finitos?~~
- ~~Corretude: o algoritmo resolve o problema proposto?~~
- Complexidade: quantas instruções são necessárias para obter a solução de uma instância do problema?

Complexidade de um Algoritmo

- Nos dias atuais, com o avanço crescente da capacidade de computação, o uso do algoritmo mais rápido ainda é importante?
- Suponha que temos dois computadores disponíveis:
 - computador C1 capaz de realizar 10^9 operações por segundo e;
 - computador C2 capaz de realizar 10^6 operações por segundo.

Complexidade de um Algoritmo

- Suponha também que temos dois algoritmos para realizar uma operação:
 - algoritmo A1, que necessita executar n^2 operações e;
 - algoritmo A2, que necessita executar $n \cdot \log(n)$ operações.

Complexidade de um Algoritmo

- Executando A1 em C1 e A2 em C2 e sendo $n=10^6$, temos:
 - A1 em C1:
 - $(10^6)^2$ instruções / 10^9 instruções por seg. $\approx 10^3$ segs.
 - A2 em C2:
 - $10^6 \cdot \log(10^6)$ instruções / 10^6 instruções por seg. ≈ 6 segs.
- A2 foi cerca de 160x mais rápido que A1, mesmo em uma máquina 1000x mais lenta.

Complexidade de um Algoritmo

- Executando A1 em C1 e A2 em C2 e sendo $n=10^6$, temos:
 - A1 em C1:
 - $(10^6)^2$ instruções / 10^9 instruções por seg. $\approx 10^3$ segs.
 - A2 em C2:
 - $10^6 \cdot \log(10^6)$ instruções / 10^6 instruções por seg. ≈ 6 segs.
- Se o tamanho do problema aumentar em 10x, A1 levará mais ou menos 1 dia enquanto A2 levará 70 segundos!!!

Medida de Complexidade de Algoritmo

- A complexidade de tempo de um algoritmo, ou eficiência, é mensurada como o número de instruções básicas que ele executa em função do tamanho da entrada.
- Geralmente essa medida é efetuada levando em conta o pior caso do algoritmo: a instância daquele tamanho que leva o maior tempo.

Medida de Complexidade de Algoritmo

- De forma a determinar a complexidade do algoritmo nas situações que realmente interessam, é feita uma análise assintótica da complexidade.
- Análise assintótica: análise feita em instâncias **MUITO GRANDES** do problema.

Algoritmos Eficientes

- O algoritmo é dito eficiente se a complexidade dele é polinomial em função do tamanho da entrada:
 - n , n^2 , n^3 , n^4 ,...
- Eles são considerados eficientes pois são funções bem comportadas e não crescem tão rapidamente conforme o tamanho do problema.

Complexidade

- Para determinar a complexidade do algoritmo é necessário verificar a contagem de tempo das operações elementares do algoritmo em função do tamanho da entrada.
- O tamanho da entrada para o algoritmo de ordenação pode ser considerado o tamanho do vetor a ser ordenado.
- Para o algoritmo de Euclides o tamanho da entrada pode ser considerado o número de bits para representar cada um dos dois números que este recebe de entrada.

Contando o tempo no problema de Ordenação

Ordenação de Vetores por Inserção

		# execuções
1	Entrada: V	
2	Para j=2 até n faça	n
3	valor_atual = j	n-1
4	i = j-1	n-1
5	Enquanto i ≥ 1 e $V_i > \text{valor_atual}$ faça	
6	$V_{i+1} = V_i$	
7	i = i - 1	
8	$V_{i+1} = \text{valor_atual}$	n-1
9	Saída: V	

c_i é o número de repetições do laço interno para aquele valor de i

Contando o tempo no problema de Ordenação

- O número total de operações é então a somatória de cada item da coluna “# execução” da tabela:

$$4*n - 3 + 3*\sum_{i=2}^n c_i - 2*(n-1) = 2*n - 1 + 3*\sum_{i=2}^n c_i$$

- O número de operações depende de c_i que, por sua vez, depende do estado inicial do vetor de entrada.

Melhor Caso

- No melhor caso, temos como entrada um vetor já ordenado e, portanto, a condição do laço interno de que $V_i > \text{valor_atual}$ sempre será falsa.
- Com isso, teremos que $c_i = 1$ para todo $i=2..n$, e o número de operações será:

$$2*n - 1 + 3*\sum_{i=2}^n 1 = 2*n - 1 + 3*(n-1) = 5*n - 4$$

- Portanto, no melhor caso, a execução do algoritmo é uma função linear no tamanho de entrada.

Pior Caso

- No pior caso, temos como entrada um vetor com valores em ordem decrescente e, portanto, no laço interno será necessário percorrer até o início do vetor.
- Com isso, teremos que $c_i = j$ para todo $i=2..n$, e o número de operações será:

$$2*n - 1 + 3*\sum_{i=2}^n j = 2*n - 1 + 3*(n(n+1)/2 - 1) = (3*n^2 + 7*n - 8)/2$$

- Portanto, no pior caso, a execução do algoritmo é uma função quadrática no tamanho de entrada.

Complexidade Assintótica

- Geralmente a análise de complexidade de um algoritmo é feita para o pior caso, embora não seja incomum fazer **TAMBÉM** uma análise de melhor caso.
- Além disso, na maioria dos casos interessa fazer uma análise de comportamento assintótico para os algoritmos (análise com instâncias **MUITO** grandes).
- Esse estudo tem a vantagem de simplificar a notação de complexidade utilizada para medir o desempenho do algoritmo.

Complexidade Assintótica

- Levando em conta a complexidade do algoritmo de ordenação, $(3*n^2 + 7*n - 8)/2$, vamos comparar essa complexidade com função $3*n^2$ para diversos valores de n:

n	$3*n^2 + 7*n - 8$	$3*n^2$
64	12.728	12.288
128	50.040	49.152
256	198.392	196.608
1024	3.152.888	3.145.728
2048	12.597.240	12.582.912
4096	50.360.312	50.331.648
8192	201.383.928	201.326.592

Complexidade Assintótica

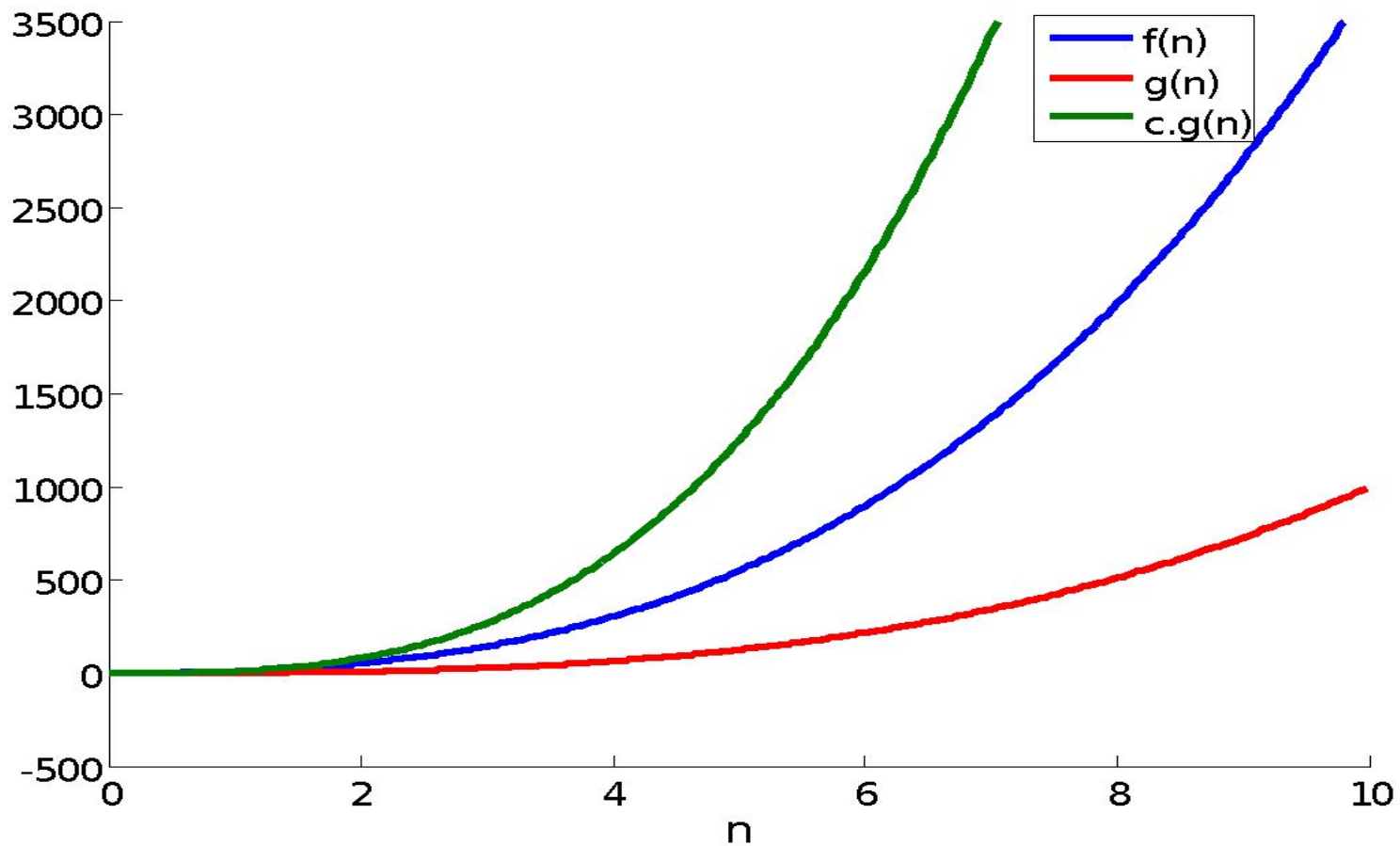
- Podemos perceber que a importância do termo linear da função diminui conforme n aumenta. Então, em uma análise assintótica em que n tende a infinito, podemos nos concentrar apenas no termo dominante da função de complexidade.

n	$3*n^2 + 7*n - 8$	$3*n^2$
64	12.728	12.288
128	50.040	49.152
256	198.392	196.608
1024	3.152.888	3.145.728
2048	12.597.240	12.582.912
4096	50.360.312	50.331.648
8192	201.383.928	201.326.592

Notações Assintóticas: classe O

- Define o limitante superior da complexidade assintótica do algoritmo.
- Para uma função $f(n)$ que define a complexidade de um algoritmo, ele é $O(g(n))$ se $0 \leq f(n) \leq c \cdot g(n)$ para algum c e para todo $n \geq n_0$.
- Diz-se que se $f(n)$ tem complexidade $O(g(n))$ então ele cresce no máximo tão rapidamente quanto $g(n)$.

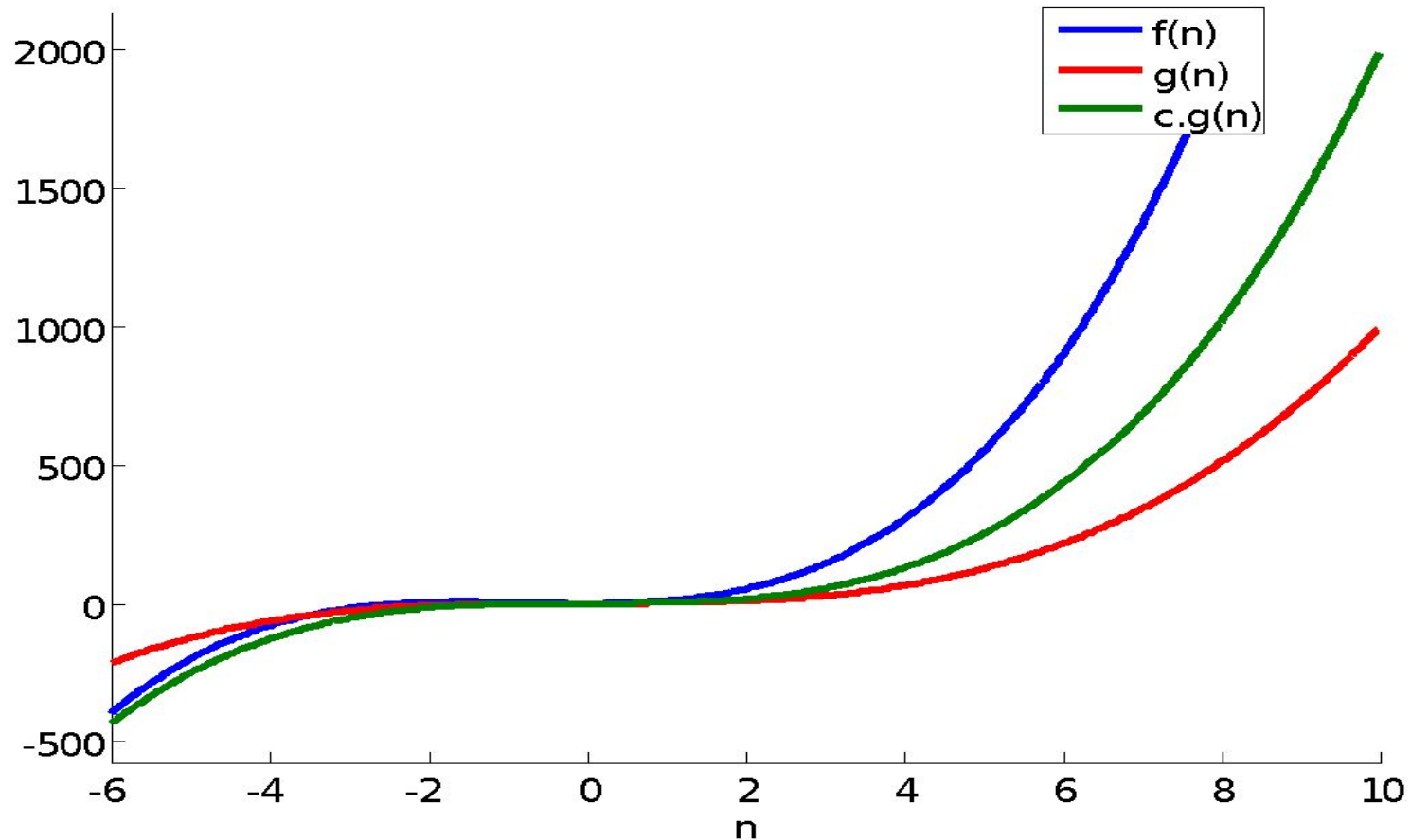
Notações Assintóticas: classe O



Notações Assintóticas: classe Ω

- Define o limitante inferior da complexidade assintótica do algoritmo.
- Para uma função $f(n)$ que define a complexidade de um algoritmo, ele é $\Omega(g(n))$ se $0 \leq c \cdot g(n) \leq f(n)$ para algum c e para todo $n \geq n_0$.
- Diz-se que se $f(n)$ tem complexidade $\Omega(g(n))$ então ele cresce no mínimo tão lentamente quanto $g(n)$.

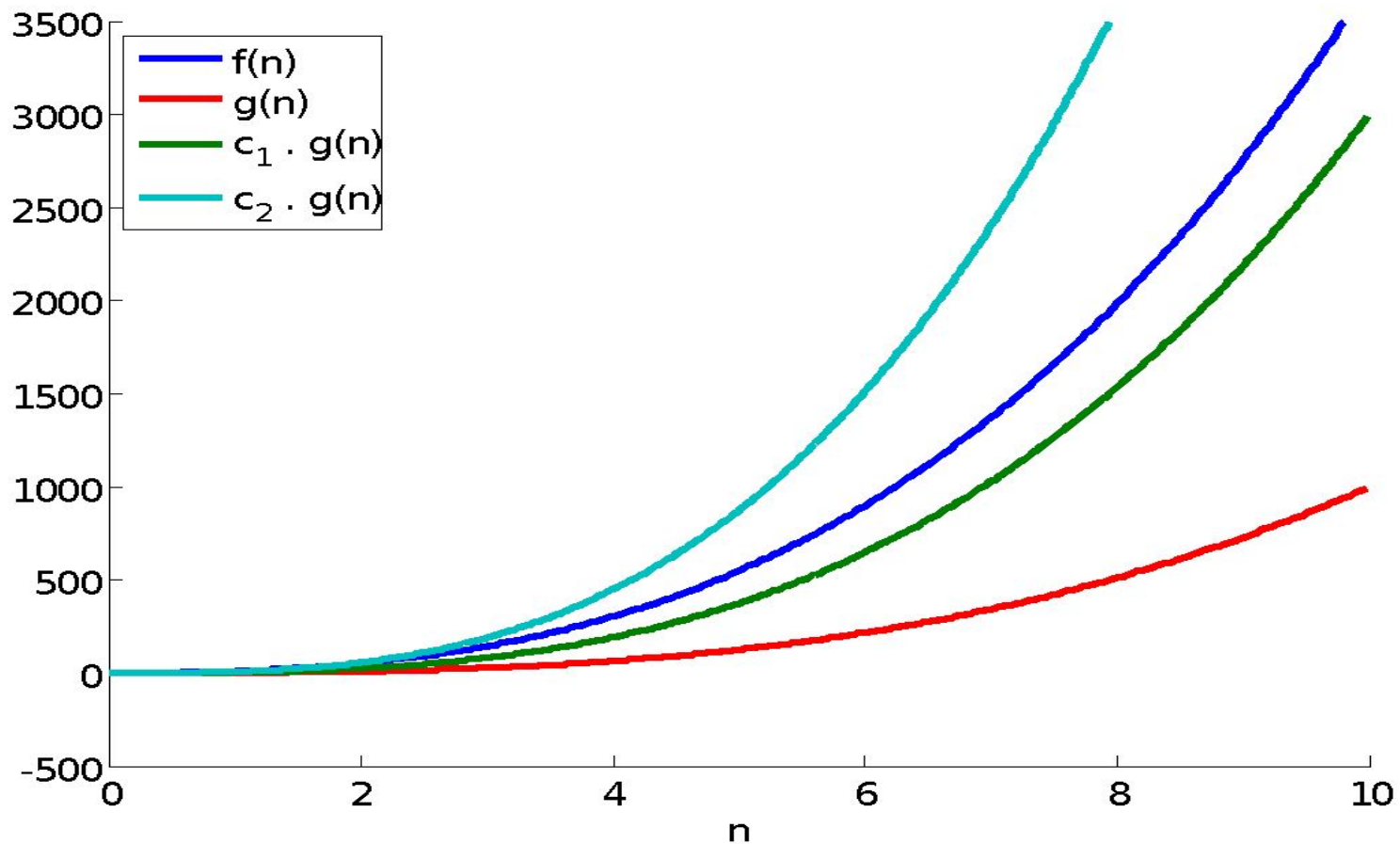
Notações Assintóticas: classe Ω



Notações Assintóticas: classe Θ

- Define um limitante estrito da complexidade assintótica do algoritmo.
- Para uma função $f(n)$ que define a complexidade de um algoritmo, ele é $\Theta(g(n))$ se $c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)$ para algum c_1, c_2 e para todo $n \geq n_0$.
- Diz-se que se $f(n)$ tem complexidade $\Theta(g(n))$ então ele cresce tanto quanto $g(n)$.

Notações Assintóticas: classe Θ



Recorrência

- Mas e quanto a complexidade do algoritmo de Euclides?
- Para efetuar a contagem de operações necessárias nesse caso, vamos reescrever o algoritmo de uma forma recursiva.

Recorrência

Algoritmo de Euclides Recursivo

1	Entrada: a, b	
2	Se $a \neq b$ faça	
3	Se $a > b$ então	
4	Retorne Euclides(a mod b, b)	
5	Senão	
6	Retorne Euclides(a, b mod a)	
7	Senão	
8	Retorne a	
9	Saída: a	

Recorrência

Algoritmo de Euclides Recursivo

		# execuções
1	Entrada: a, b com $a > b$	
2	Se $a \neq b$ faça	1
3	Retorne Euclides(b, a mod b)	$T(b, a \text{ mod } b)$
7	Senão	1
8	Retorne a	1
9	Saída: a	

Utilizar divisão requer menor número de passos (subtração agrupada)

Dado que $a > b$, $a \text{ mod } b = r < b$ e o primeiro parâmetro sempre será maior que o segundo.

Recorrência

Algoritmo de Euclides Recursivo

		# execuções
1	Entrada: a, b com $a > b$	
2	Se $a \neq b$ faça	1
3	Retorne Euclides(b, a mod b)	$T(b, a \text{ mod } b)$
7	Senão	1
8	Retorne a	1
9	Saída: a	

O número de execuções depende da função $T(b, a \text{ mod } b)$, que é uma função recursiva.

Recorrência – Método da Iteração

- O número de execuções depende da função $T(a, b)$, que é uma função recursiva.
- Denotando $a \bmod b$ como r_0 e sabemos também que:
 - $T(a,b) = 1 + T(b, r_0) = 2 + T(r_0, r_1) = \dots = N + T(r_{N-2}, r_{N-1}) = N + 1$
 - $T(a,0) = 0$

Recorrência – Método da Iteração

- Supondo que leva-se N passos para chegar ao final se fizermos $N=1$ temos que:
- $T(a,b) = 1 \Rightarrow$ e b divide a com resto igual a 0 .
- Os menores números em que isso é possível é $a=2$ e $b=1^*$

*lembre-se: $a > b$ sempre!!

Recorrência – Método da Iteração

- Fazendo $N=2$ temos que:
- $T(a,b) = 2 \Rightarrow$ e b divide a com resto diferente de 0 na primeira recursão.
- Os menores números em que isso é possível é $a=3$ e $b=2^*$

* $b=1$ levaria a apenas uma recursão.

Recorrência – Método da Iteração

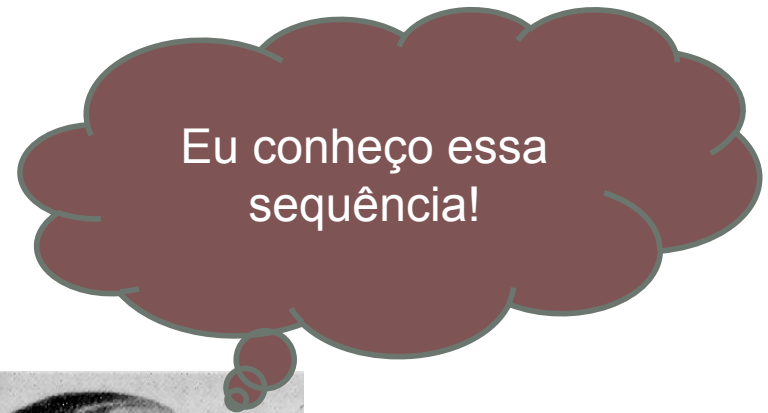
- Fazendo $N=3$ temos que:
- $T(a,b) = 3 \Rightarrow$ e b divide a com resto maior que 1 na primeira recursão.
- Os menores números em que isso é possível é $a=5$ e $b=3^*$

* $b=2$ levaria a apenas duas recursões, pois todo resto da divisão por 2 é 1 e apenas com $a=5$ teríamos resto 2.

Recorrência – Método da Iteração

- Prosseguindo chegamos a:

N	a	b
1	2	1
2	3	2
3	5	3
4	8	5
5	13	8
6	21	13
7	34	21



Recorrência – Método da Iteração

- Logo, dado uma quantidade N de recursões, os menores números a e b que levam a essa quantidade são os números de fibonacci F_{N+2} e F_{N+1} , respectivamente. (prova por indução)

Recorrência – Método da Iteração

- Então, se o algoritmo requer N passos para completar, o valor de b deve ser maior ou igual a F_{N+1} .
- $F_{N+1} \geq \phi^{N-1} \Rightarrow b \geq \phi^{N-1} \Rightarrow \log(b) \geq (N-1)\log(\phi) \Rightarrow \log(b)/(N-1) \geq \log(\phi)$
- Como $\log(\phi) > 1/5$:
 - $\log(b)/(N-1) > 1/5 \Rightarrow 5\log(b) > N-1 \Rightarrow 5\log(b) \geq N$

Recorrência – Método da Iteração

- Logo, o número máximo de recursão N é proporcional ao número de dígitos do número b : $O(\log(b))$.
- Esse algoritmo é então $O(\log n)$ em relação ao número de dígitos do segundo parâmetro.

Recorrência – Árvore de Recorrência

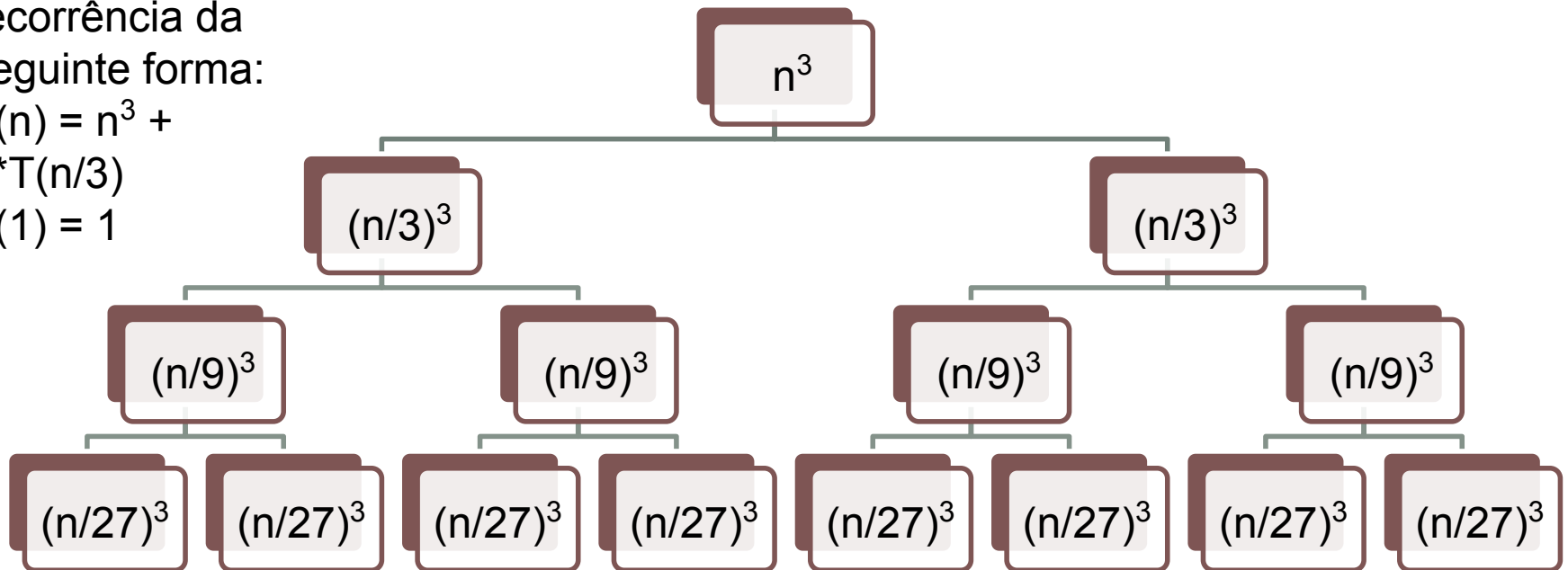
Suponha uma função de recorrência da seguinte forma:

$$T(n) = n^3 +$$

$$2 \cdot T(n/3)$$

$$T(1) = 1$$

Se construirmos uma árvore desmembrando as recursões, teremos:

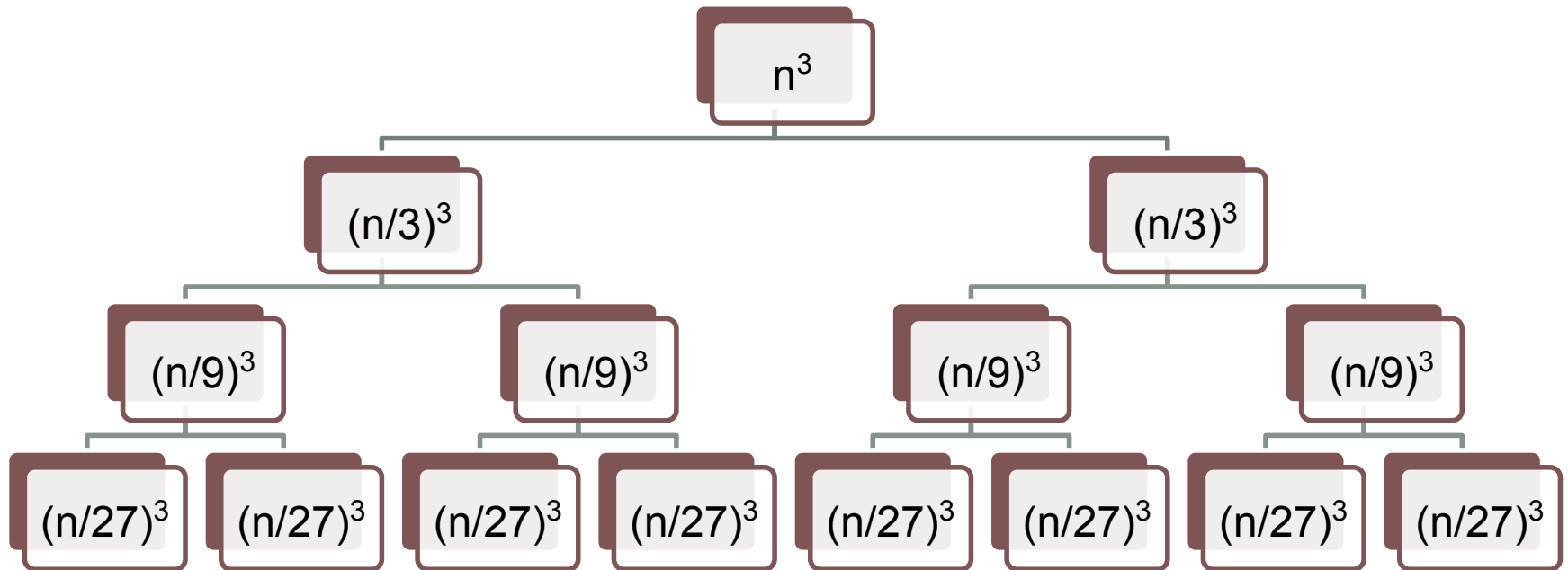


...

■

Recorrência – Árvore de Recorrência

A altura dessa árvore será proporcional a $\log_3 n$



■ ■

■

Recorrência – Árvore de Recorrência

A soma dos custos de operação vai ser:

$$n^3 + \frac{2}{9}n^3 + \frac{2^2}{3^2}n^3 + \frac{2^3}{3^3}n^3 + \dots + \frac{2^{\log_3 n}}{3^{\log_3 n}}n^3 = O(n^3)$$

