

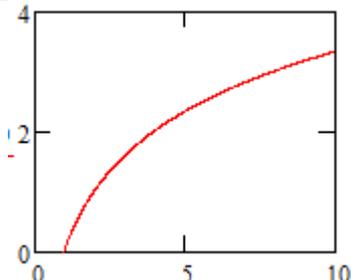
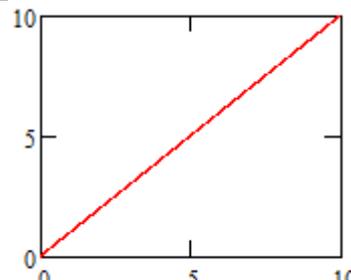
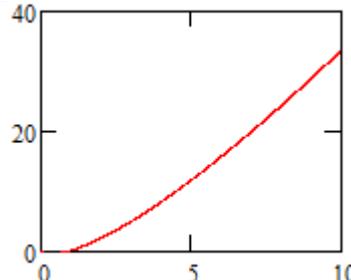
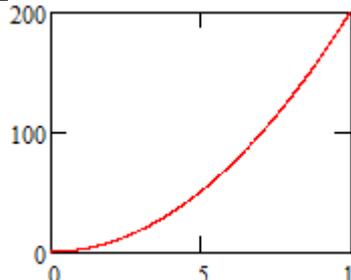
# Estudando complexidade de algoritmos

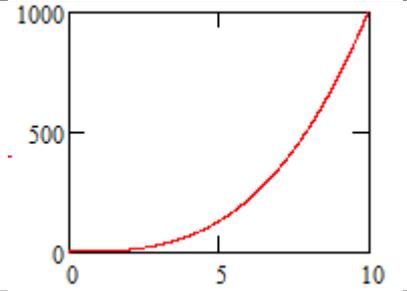
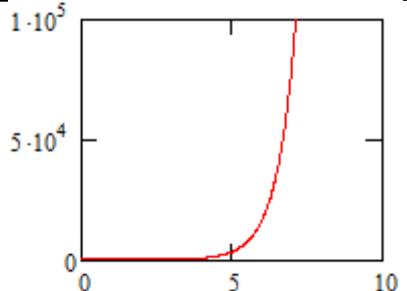
Danilo de Oliveira Domingos – [www.dandomin.com.br](http://www.dandomin.com.br)

Notas de aula de Estrutura de Dados e Análise de Algoritmos (Professor André Balan, mestrado UFABC)

Durante os estudos de complexidade de algoritmos é muito comum se deparar com expressões do tipo “o grau assintótico é linear”, “o grau assintótico é quadrático”, etc. Então porque não dar uma revisada nas principais curvas envolvidas nessa análise? A tabela abaixo mostra como determinadas funções se comportam no intervalo de domínio (eixo x) entre 0 e 10. Perceba como o intervalo da imagem (eixo y) varia muito.

**Tabela 1.** Principais funções utilizadas na comparação de complexidade de algoritmos.

| Nome                     | Características  | Equação             | Gráfico  |
|--------------------------|--|---------------------|--|
| Logarítmico              | Dada a equação, quando n varia de 0 até 10, f(n) varia de 0 até 4.   | $f(n) = \log_2 n$   |    |
| Linear                   | Dada a equação, quando n varia de 0 até 10, f(n) varia de 0 até 10.  | $f(n) = n$          |  |
| Logarítmico vezes Linear | Dada a equação, quando n varia de 0 até 10, f(n) varia de 0 até 40.  | $f(n) = n \log_2 n$ |  |
| Quadrático               | Dada a equação, quando n varia de 0 até 10, f(n) varia de 0 até 200. | $f(n) = 2n^2$       |  |

|             |   |              |  |
|-------------|---|--------------|--|
| Cúbico      | Dada a equação, quando n varia de 0 até 10, f(n) varia de 0 até 1000.   | $f(n) = n^3$ |  |
| Exponencial | Dada a equação, quando n varia de 0 até 10, f(n) varia de 0 até 100000. | $f(n) = 5^n$ |  |

Antes de continuar vamos verificar todas juntas num só gráfico:

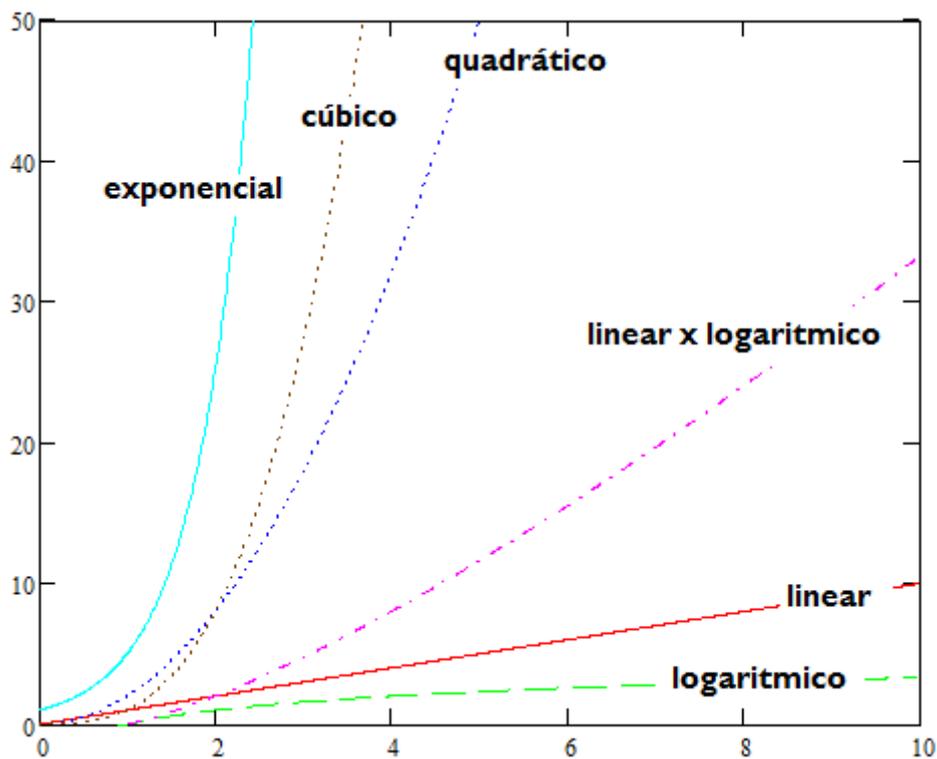


Figura 1. Comparação das curvas no mesmo gráfico. Eixo Y limitado em 50.

Comparando as curvas do gráfico podemos dizer que **se** o seu algoritmo “tem um comportamento” quadrático, no que diz respeito a tempo de processamento em função do número de entradas, **então** ele gasta muito mais tempo que um algoritmo linear. É claro que existe um jeito melhor de dizer o comportamento do algoritmo, que será visto adiante ( $\Omega$ ,  $\Theta$ ,  $O$ ).

No que diz respeito ao grau assintótico de uma função, apenas o grau da “tendência” já é o suficiente para comparar algoritmos então as constantes envolvidas nas funções tendem a ser tratadas como constantes irrelevantes, por exemplo:

- Grau assintótico Linear:  $f(n) = 5n + 9$  ou  $f(n) = n$  são tratados como  $f(n) = an + b$
- Grau assintótico Logarítmico:  $f(n) = 5 \log_2 3n$  é tratado como  $f(n) = \log n$
- Grau assintótico Quadrático:  $f(n) = 3n^2 + 2n + 8$  é tratado como  $f(n) = n^2$
- Grau assintótico Cúbico:  $f(n) = n^3 + 2n^2 + 5$  é tratado como  $f(n) = n^3$
- Grau assintótico Exponencial:  $f(n) = 5^n$  ou  $f(n) = 2^n$  é tratado como  $f(n) = a^n$

Para os exemplos da Figura 1 (e Tabela 1) podemos dizer que:

- Para uma entrada de 10 elementos, o algoritmo mais eficiente seria o que faz suas rotinas seguindo uma tendência logarítmica.
- Para a mesma entrada de 10 elementos, o algoritmo menos eficiente seria o que faz suas rotinas seguindo uma tendência exponencial.
- Mas, o que é um algoritmo bom ou ruim? Um que é mais rápido, porém gasta muito mais memória, ou vice-versa? Isso depende bastante do objetivo e disponibilidade de recursos.

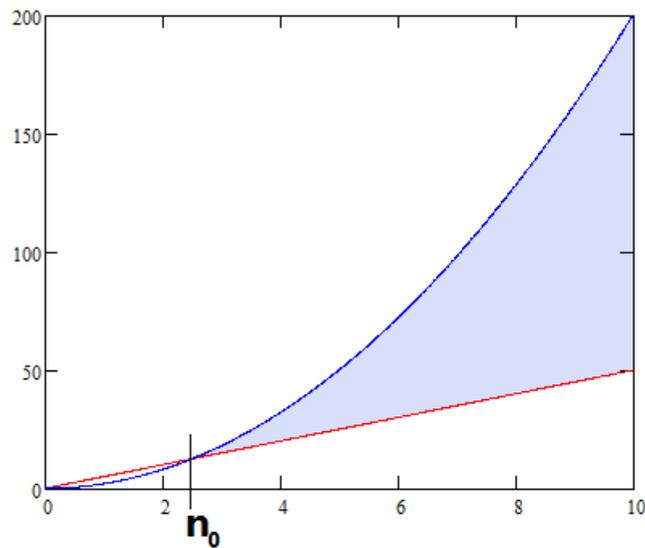
## Limites assintóticos

Um algoritmo, dado um conjunto de entrada de dados, pode processá-los de várias formas. No caso de um algoritmo de ordenação, de uma forma grosseira, se os dados já estiverem ordenados então nada precisa ser feito, caso contrário a ordenação é necessária. Quando a análise de complexidade é feita, os dois **casos extremos** são levados em consideração:

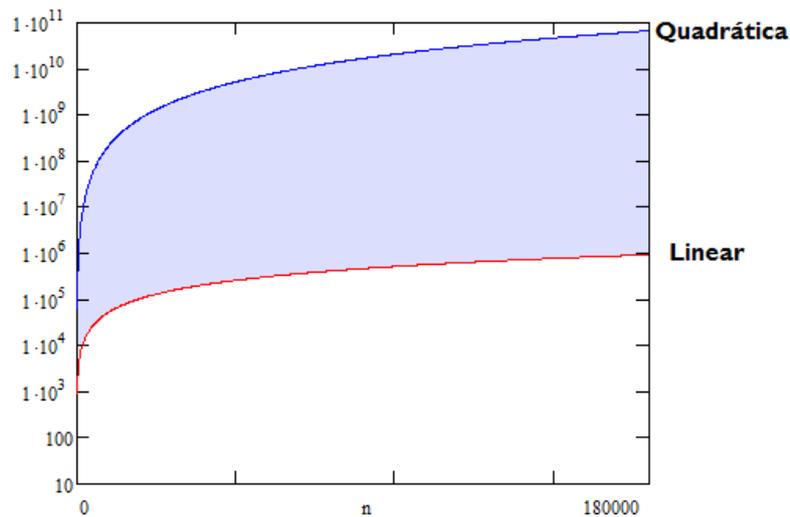
- Limite assintótico superior  $O$ : será uma função que traduz o grau assintótico do tempo **máximo** gasto em função do tamanho da entrada de dados. Exemplo:  $O(n)$  ou  $O(n^2)$ , querem dizer respectivamente, limite assintótico superior linear e limite assintótico superior quadrático. Geralmente é associado ao pior caso de entrada de dados.
- Limite assintótico inferior  $\Omega$ : será uma função que traduz o grau assintótico do tempo **mínimo** gasto em função do tamanho da entrada de dados. Exemplo:  $\Omega(n^2)$  ou  $\Omega(n \log n)$ , querem dizer respectivamente, limite assintótico inferior quadrático e limite assintótico inferior  $n \log n$ . Geralmente é associado ao melhor caso de entrada de dados.
- Limite assintótico restrito  $\Theta$ : em alguns casos, os limites assintóticos superior e inferior terão o **mesmo grau**, neste caso, temos  $O(n) = \Omega(n) = \theta(n)$ .

Por exemplo, suponha um algoritmo que apresente  $O(n^2)$  e  $\Omega(n)$ , isso significa que o tempo **máximo** que ele demora a realizar sua tarefa tende a uma curva quadrática; da

mesma forma que o tempo **mínimo** que ele demora a realizar sua tarefa tende a uma curva linear. A Figura 2 apresenta esta visualização graficamente. Você pode estar se perguntando, mas logo no começo do gráfico existe um ponto onde os limites assintóticos trocam de lugares. Isto está correto, entre 4 e 2 ocorre uma inversão e para entradas de dados inferiores a aquele valor o algoritmo terá  $O(n)$  e  $\Omega(n^2)$ . Mas o objetivo da análise de complexidade é verificar o tempo de processamento do algoritmo em função de **grandes quantidades de dados**, desta forma, o começo do gráfico não terá muita utilidade para 180000 dados de entrada, por exemplo.



**Figura 2.** Algoritmo com limites assintóticos superior e inferior quadrático e linear, respectivamente. Estes dois limites correspondem ao melhor caso e ao pior caso, mas a área em azul compreende todos os outros possíveis casos.



**Figura 3.** Gráfico para entrada de dados variando de 0 até 180000. Para  $n = 180000$ , tempo gasto no pior caso é aproximadamente 100.000 vezes maior que o tempo gasto no melhor caso. Para uma melhor visualização o gráfico é log-linear.

Para provar os limites assintóticos superior, inferior ou restrito, a seguinte demonstração matemática deve ser feita:

- Limite assintótico superior  $\mathcal{O}(g(x))$ .  
Dizer que uma função  $f(x)$  tem limite assintótico superior  $\mathcal{O}(g(x))$  significa dizer:  
**Existe uma constante positiva  $c_1$  e  $n_0$  tais que  $0 \leq f(x) \leq c_1 g(x)$  para  $n \geq n_0$ .**

Ou seja, a função  $f(x)$  é sempre menor do que a função  $g(x)$  multiplicada por uma constante, para  $n \geq n_0$

No exemplo da **Figura 2**,  $n_0$  corresponde àquele ponto entre 2 e 4.

- Limite assintótico restrito  $\Theta(g(x))$ .  
Dizer que uma função  $f(x)$  tem limite assintótico restrito  $\Theta(g(x))$  significa dizer:  
**Existem constantes positivas  $c_1$ ,  $c_2$  e  $n_0$  tais que  $0 \leq c_1 g(x) \leq f(x) \leq c_2 g(x)$  para  $n \geq n_0$ .**

Ou seja, a função  $f(x)$  está sempre entre (restrita) duas funções  $g(x)$  iguais a menos de uma constante para  $n \geq n_0$ .

- Limite assintótico inferior  $\Omega(g(x))$ .  
Dizer que uma função  $f(x)$  tem limite assintótico inferior  $\Omega(g(x))$  significa dizer:  
**Existe uma constante positiva  $c_1$  e  $n_0$  tais que  $0 \leq c_1 g(x) \leq f(x)$  para  $n \geq n_0$ .**

Ou seja, a função  $f(x)$  é sempre maior que  $g(x)$  multiplicada por uma constante, para  $n \geq n_0$ .

Na maioria dos casos, as condições não são respeitadas para todo o domínio de  $\mathbf{x}$ , mas basta provar que a partir de certo  $n_0$  as condições são válidas.

Exemplos:

(dps eu faço!)