

# ESTRUTURAS DE DADOS

---

Aula 1 – Introdução à disciplina

# Estrutura de Dados



## Guilherme Alberto Wachs Lopes

- Graduação em Ciência da Computação (FEI)
- Mestre em Engenharia Elétrica (FEI)
- Doutorando em Engenharia Elétrica (FEI)

# Estrutura de Dados

## Planejamento

1. Introdução à disciplina. Noções de complexidade
2. Listas lineares e encadeadas
3. Listas duplamente ligadas
4. Listas ligadas circulares
5. Pilhas, filas FIFO e filas com prioridade.
6. Tabelas Hash
7. Árvores
8. Árvores Binárias
9. Árvores AVL: conceitos e implementação
10. Teoria dos Grafos
11. Matrizes Esparsas
12. Outras estruturas de Dados (Heap, Arvores, etc)

# Estrutura de Dados

## Critérios de Avaliação

$$M = \frac{A + 2P_1 + 3P_2}{6}$$

Onde:

$0 \leq A \leq 10$ : Nota de exercícios teóricos e do laboratório.

# ESTRUTURA DE DADOS

---

Revisão e Requisitos para a Disciplina

# Estrutura de Dados

## Funções e Procedimentos

- Declaração de Procedimento em C
- Declaração de Funções em C
- Passagem de parâmetros

# Estrutura de Dados

## Ponteiros

- Alocação (malloc)
- Desalocação (free)
- Endereço de memória (&)
- Acesso à memória (\*)

# Estrutura de Dados

## Vetores

- Criação de vetores
- Vetores como ponteiros



# Estrutura de Dados

## Strings

- O tipo `char*`
- O tipo `string`
- O caracter `'\0'`

# Estrutura de Dados

## Estruturas

- Criação de tipos com *struct*

# Estrutura de Dados

## Arquivos

- Leitura e gravação textual
- Leitura e gravação binária

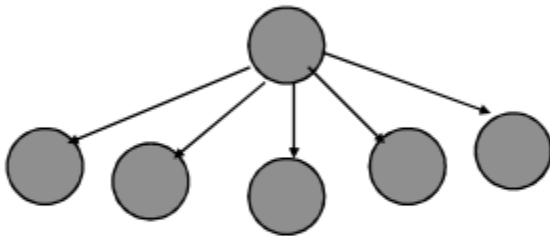
# Introdução

- O que são algoritmos?
  - “...qualquer procedimento computacional bem definido que tenha algum valor ou um conjunto de valores de entrada e produz algum valor ou um conjunto de valores de saída.”
- Para que estudar técnicas de algoritmos ?
  - Criar um algoritmo para solucionar problemas é MUITO fácil:
    - Programa que cria teses
    - Busca em Largura (testa todas as possibilidades)
  - O difícil é esperar a resposta....
  - O DESAFIO então é criar algoritmos que consigam solucionar problemas em tempo razoável



# Introdução

- Por que os algoritmos são ineficientes?
  - Explosão Combinatória
- Exemplo:
  - Um jogo de xadrez tem, a cada jogada, algo em torno de 35 possibilidades (fator de ramificação  $b=35$ )



**Suponha:**  
fator de expansão  $b = 10$   
1.000 nós  
gerados/segundo  
cada nó ocupa 100 bytes

Profundidade	Nós	Tempo	Memória
0	1	1 milissegundo	100 bytes
2	111	0.1 segundo	11 kilobytes
4	11111	11 segundos	1 megabytes
6	$10^6$	18 minutos	111 megabytes
8	$10^8$	31 horas	11 gigabytes
10	$10^{10}$	128 dias	1 terabyte
12	$10^{12}$	35 anos	111 terabytes
14	$10^{14}$	3500 anos	11111 terabytes

# Introdução

- Como fazer um algoritmo eficiente ?
  - Analisando a complexidade do problema e do algoritmo proposto para solução do problema
  - Aplicando técnicas de programação
- O que seria, basicamente, essa análise ?
  - Analisar o comportamento do algoritmo face uma número  $n$  de entradas
- O que seriam, basicamente, essas tais técnicas de programação ?
  - Estrutura de dados avançada
  - Métodos de solução e divisão de problemas

# Estrutura de Dados

## ■ Importância

- Suponha que eu tenho um conjunto de números para armazenar. Qual a melhor forma de armazená-los ?
- Exemplo de duas estruturas
  - Estrutura 1: Vetor Booleano → 100101001010100101000011110
  - Estrutura 2: Vetor inteiros → [1,4,6,9,11,13,16,18,23,24,25,26]

## ■ A melhor estrutura depende de como irá usar esses números:

- Se você precisar descobrir se um número está ou não no conjunto, então a estrutura 1 é melhor
- Se você precisar descobrir QUAIS números fazem parte do conjunto, então a estrutura 2 é melhor

# Estrutura de Dados

- Uma estrutura de dados é uma forma sistemática de organizar e acessar dados
- Estruturas de dados fazem a diferença entre um algoritmo eficiente e um ineficiente, na maioria das vezes
- A escolha da estrutura de dados depende:
  - Dos dados que serão armazenados
  - Como esses dados serão manipulados
- Estruturas de dados lineares
  - Pilhas, Filas, Vetores, Listas e Sequências
- Estruturas de dados não-lineares
  - Árvores, Heaps, Hash Tables, etc...



# Análise de Algoritmos

- Como analisa Algoritmos?
  - Verificar a quantidade de iterações que o algoritmo irá fazer
  - Por exemplo:
    - Remover elemento de um vetor com  $n$  elementos
      - No pior caso, leva  $n-1$  iterações
    - Alterar o elemento numa posição  $r$  do vetor
      - Apenas 1 iteração
    - E assim por diante...
  - Muitas vezes, os algoritmos são processos repetidos de loopings (while, for, etc)

# ESTRUTURA DE DADOS

---

Notação O e Notação Assintótica

# Análise de Algoritmos

- Costuma-se analisar um algoritmo em termos de tempo e espaço (ou memória). Para o tempo, diversas medidas são em princípio possíveis:
  - Tempo absoluto (em minutos, segundos, etc.) - não é interessante por depender da máquina.
  - Número de operações consideradas relevantes (por exemplo comparações, operações aritméticas, movimento de dados, etc.)
- Três casos podem ser considerados: o melhor caso, o caso médio e o pior caso. O estudo do caso médio depende do conhecimento ou suposição da distribuição das entradas ao problema. Em geral o pior caso é o mais fácil de se analisar.

# Exemplo

- Um problema tem duas soluções
  - Solução A)  $F(n) = 3n^3 + 2n$  operações
  - Solução B)  $F(n) = 400n + 5000$  operações
- Dependendo da entrada ( $n$ ) a solução A pode ser melhor do que a solução B.
- Para estudarmos comportamento assintótico, interessa um  $N$  grande e portanto, a análise pode considerar apenas os termos de maior grau.

# Notação O

- Solução A)  $F(n)=O(n^3)$
- Solução B)  $F(n)=O(n)$
- Dizemos que  $F(n) = O(g(n))$  se existir um inteiro  $m$  e constante  $c$  tais que:

$$F(n) \leq c.g(n) \text{ para } n > m$$

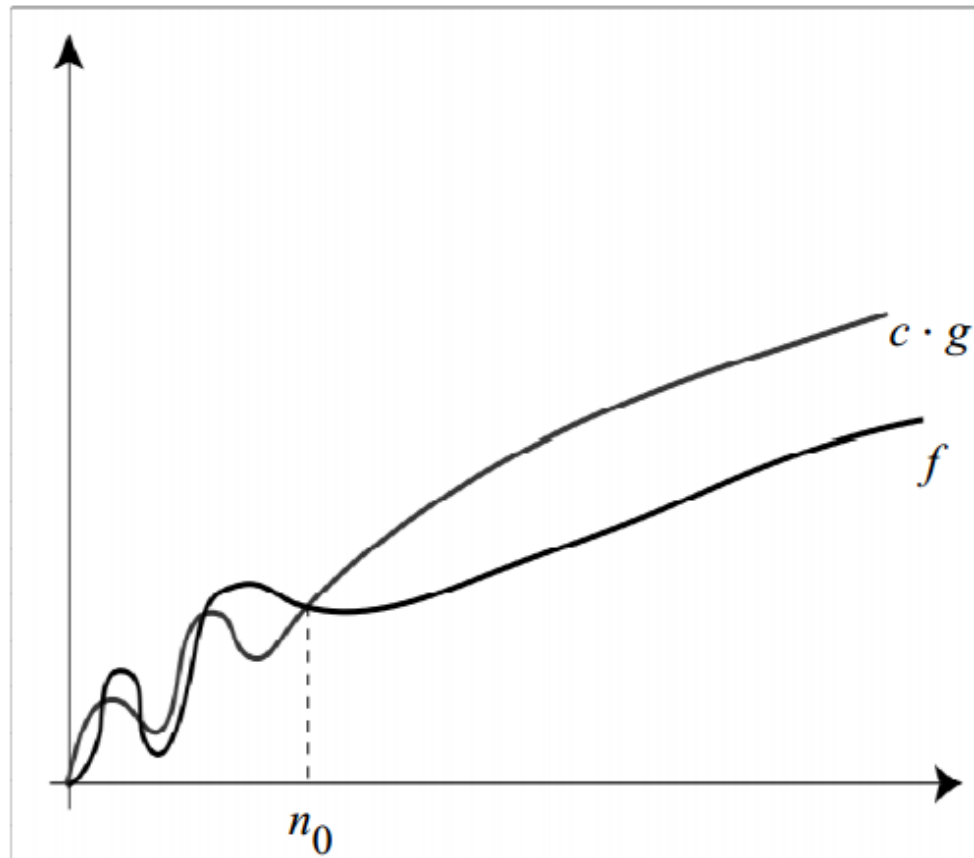
Ou seja, para  $n$  grande  $F(n)$  não cresce mais rápido que  $g(n)$

# Notação Assintótica

- Ordem de Crescimento
  - Quanto uma função  $f(n)$  cresce com o crescimento de  $n$  ?
  - Há alguma outra função ( $g(n)$ ) que limite a função  $f(n)$  na parte superior e inferior ?
- Notação Assintótica
- Limite assintótico superior (Big-Oh)
  - $O(g(n))$  se  $0 \leq f(n) \leq c \cdot g(n)$  para todo  $n \geq n_0$
- Limite assintótico inferior
  - $\Omega(g(n))$  se  $0 \leq c \cdot g(n) \leq f(n)$  para todo  $n \geq n_0$
- Limite assintoticamente restrito
  - $\Theta(g(n))$  se  $0 \leq c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  para todo  $n \geq n_0$
  - $\Theta(g(n))$  se  $g(n)$  for  $O(g(n))$  e  $\Omega(g(n))$  para  $f(n)$

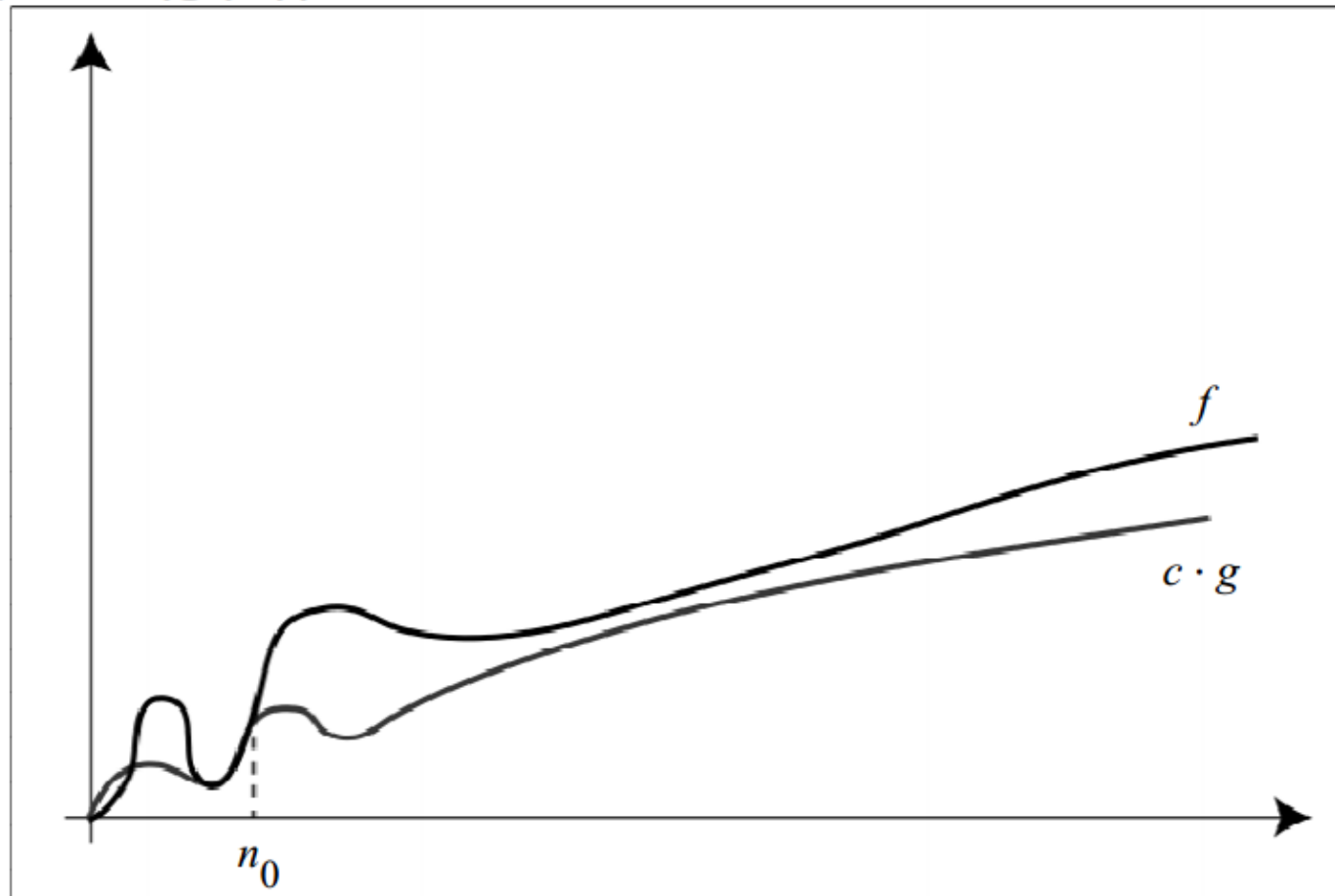
# Exemplo

- $f(n) = O(g(n))$



# Exemplo

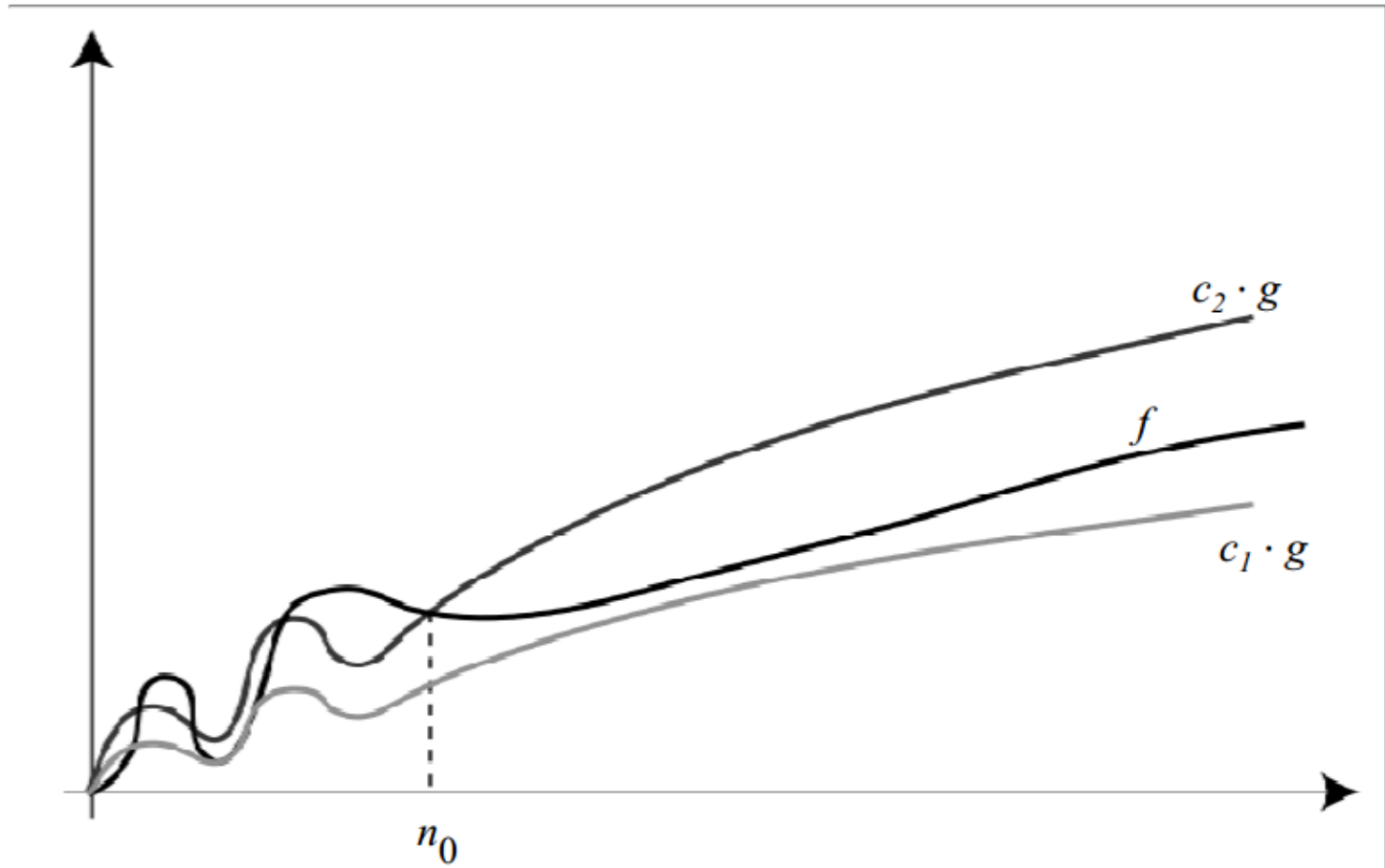
■  $f(n) = \Omega(g(n))$





# Exemplo

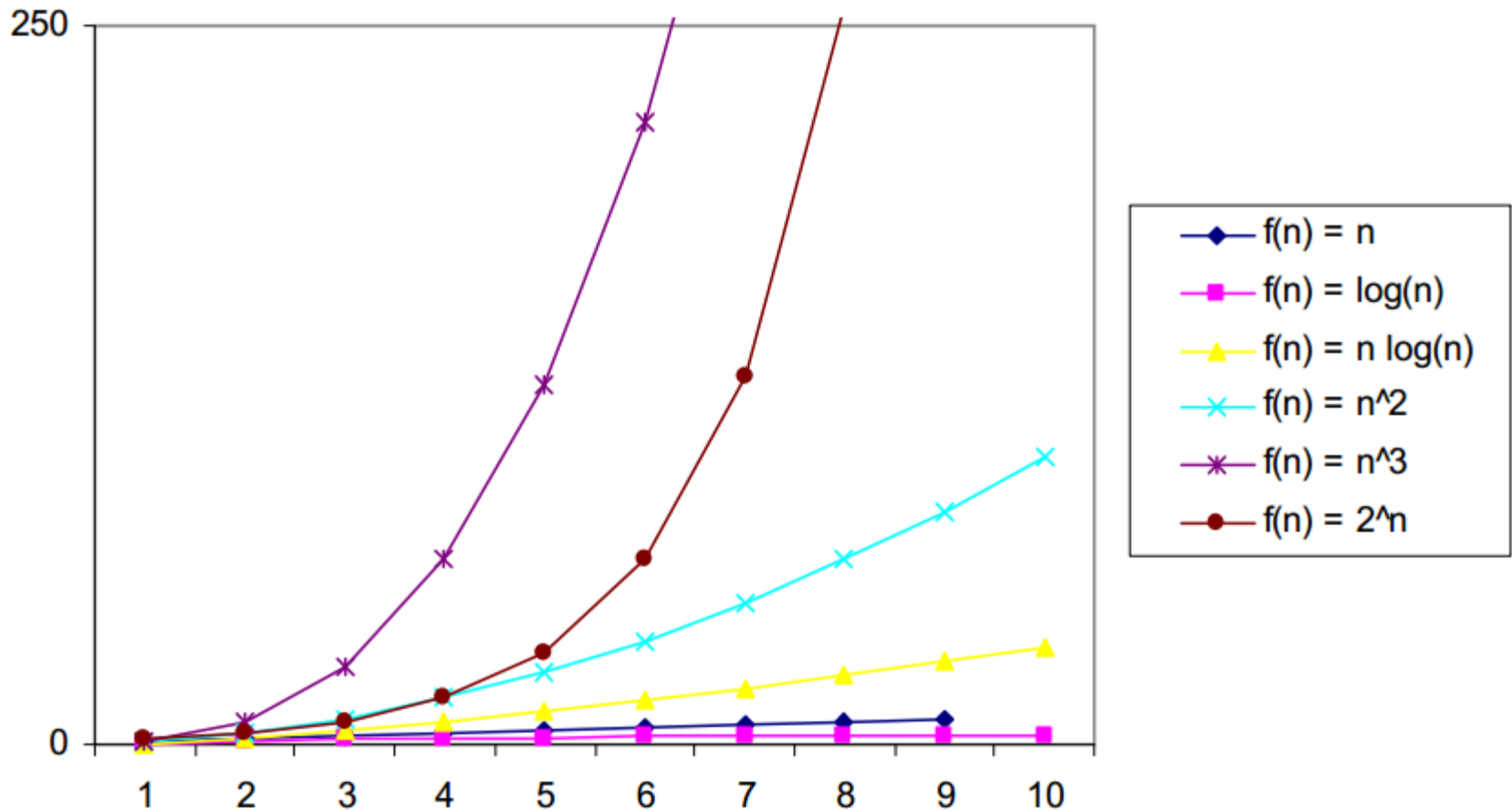
■  $f(n) = \Theta(g(n))$



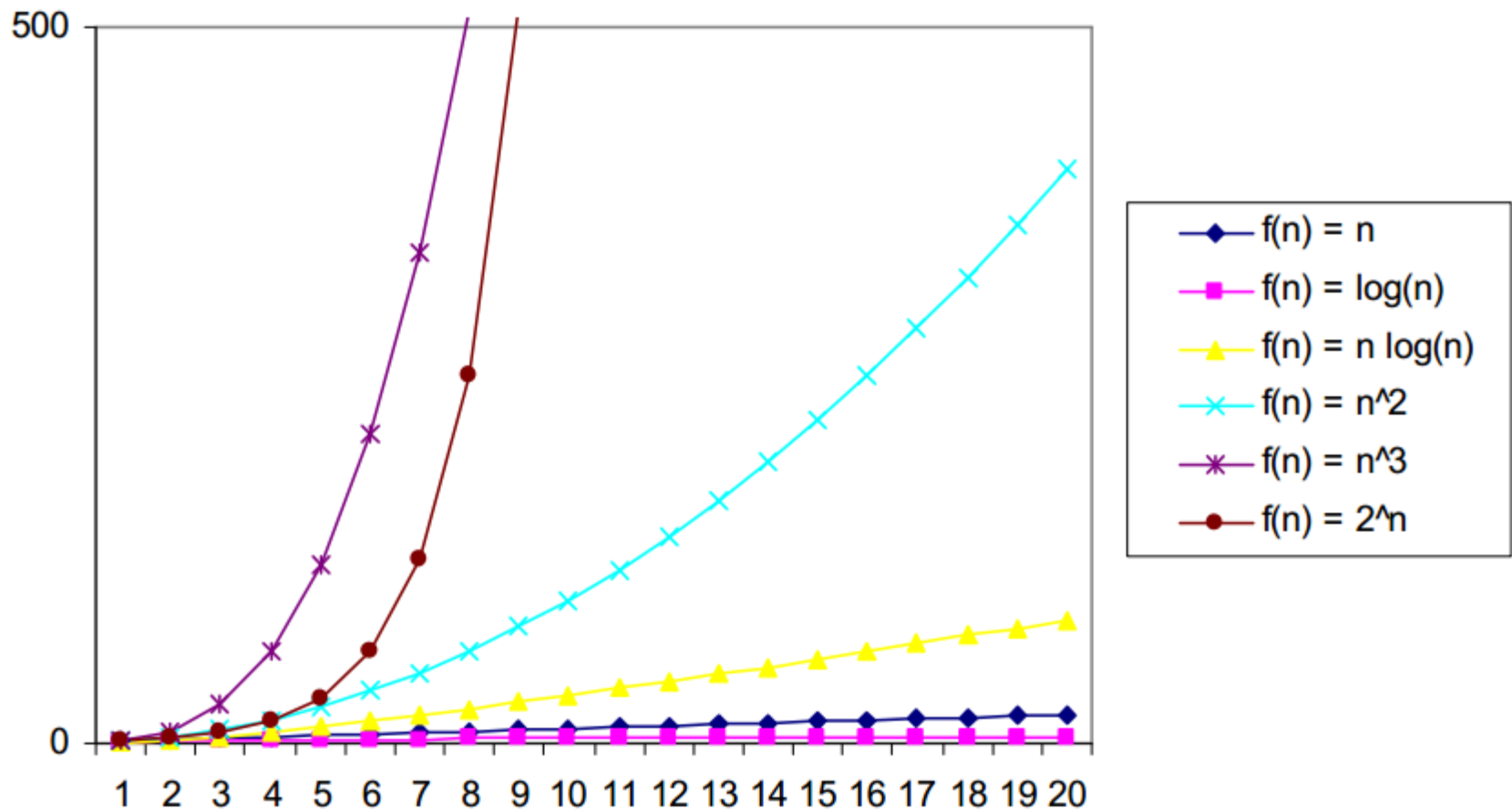
# Análise Assintótica

- A análise assintótica estuda como os valores das funções convergem para o infinito conforme seus argumentos
- Ela ignora constantes e o comportamento da função para argumentos pequenos ( $< n_0$ )
- Isso é aceitável no contexto da análise de algoritmos, pois os algoritmos são rápidos para entradas pequenas e o crescimento do tempo de processamento é o que realmente importa.
- A análise assintótica permite, portanto, comparar eficiências de algoritmos para situações de entrada

# Complexidade na Prática



# Complexidade na Prática



# Ordem de Complexidade

- Hierarquia das funções

$1, \log_2 n, \sqrt[3]{n}, \sqrt{n}, n, n \log_2 n, n \sqrt{n}, n^2, n^3, 2^n, n!, n^n$

- Cada função é limite assintótico superior da anterior
- Perceba que as funções polinomiais ( $n^x$ ) são assintoticamente menores que as funções exponenciais ( $x^n$ )...
- Isso irá importar quando determinarmos a complexidade de problemas em aulas mais adiante

# Bibliografia

- CLRS (2ª. Edição)
- Capítulos
  - Capítulo 2
    - 2.1 – Ordenação por inserção
    - 2.2 – Análise de Algoritmos
  - Capítulo 3
    - 3.1 – Notação Assintótica

# Referência de slides

- Aula 1 de Algoritmos: Tonindandel, Flavio

# Referências dos slides

# Referências dos slides

Os slides das aulas foram, em grande parte, retirados da lista de slides abaixo:

- Roberto Tamassia - Brown University - Slides of Analysis of Algorithms  
Slides names: Chapter 2 - Basic Data Structures  
Vectors
- Larry F. Hodges - Georgia Tech - Slides of Basic Mathematics  
Slides names: Functions and Sets  
Sequences & Summations  
Doing Sums  
The Growth of Functions  
Mathematical Inductions  
Induction Practice
- Douglas C. Szajda - University of Richmond - All Slides of CMSC 315 Class  
Available in 2005: [http://oncampus.richmond.edu/~dszajda/classes/cs315/Spring\\_2007/lecture\\_notes.html](http://oncampus.richmond.edu/~dszajda/classes/cs315/Spring_2007/lecture_notes.html)
- Kevin Wayne - University of Princeton - Slides of Data Structures.  
Slides Name: Binary and Binomial Heaps  
Fibonacci Heaps
- Norbert Zeh - Dalhousie university - All Slides of CSCI 3110 - Introduction to Algorithms  
Available in 2005: <http://users.cs.dal.ca/~nzeh/Teaching/Summer2004/3110/>
- Fawzi Emad and Chau-Wen Tseng - University of Maryland. Slide of CMSC 132 - Maps & Hashing
- David Luebke - University of Virginia - All Slides of CS332 - Algorithms Classes  
Available in 2005: <http://www.cs.virginia.edu/~luebke/cs332.fall00/index.html>