

# Estruturas de Dados

## **Algoritmos**

Prof. Marcos Caetano

(Material Base – Prof. Eduardo Alchieri)

# Algoritmos (definição)

- Sequência finita de instruções para executar uma tarefa
  - Bem definidas e não ambíguas
  - Executáveis com uma quantidade de esforço finita
  - Executáveis em um período de tempo finito
- Um algoritmo pode ser escrito de muitas formas
  - Exemplo: em alguma linguagem natural
  - Porém, estamos interessados em algoritmos especificados com alguma precisão por meio de formalismo matemático adequado
    - Exemplo, linguagem de programação

Soma de números sequenciais

```
int i, total = 0;  
for(i = 1; i ≤ 10; ++i)  
    total += i;
```

Bolo

```
tigela ← ingredientes  
enquanto(tempo() < 5min)  
    batedeira( tigela )  
untar(forma)  
forma ← tigela.conteudo  
esperar(40min)
```

# Algoritmos

## (definição)

- Um algoritmo não representa, necessariamente, um programa de computador
  - **Algoritmo:** sequência de ações para resolver uma tarefa, ou ainda, um procedimento passo a passo para se chegar com sucesso a um fim;
  - **Programa:** sequência de instruções em código para executar uma operação em um computador
- Um algoritmo corretamente executado não resolve uma tarefa se:
  - For implementado incorretamente;
  - Não for apropriado para a tarefa;

# Classificação de Algoritmos

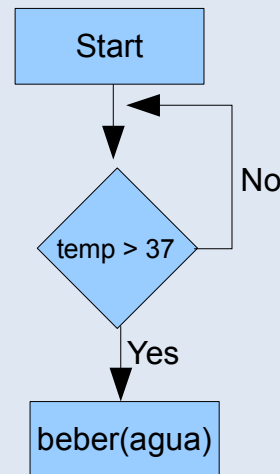
## (término)

- Alguns autores restringem a definição de algoritmo para procedimentos que (eventualmente) terminam
  - Um algoritmo pode repetir um procedimento ou ação infinitamente
- **Se o tamanho do procedimento não é conhecido, não é possível determinar se ele terminará** (Marvin Minsky)
- Para algoritmos que não terminam, o sucesso não pode ser determinado pela interpretação da resposta e sim por condições impostas pelo próprio desenvolvedor do algoritmo durante sua execução
  - **Exemplo:** um algoritmo que nunca termina mas sempre mantém algo invariante;

# Classificação de Algoritmos (representação)

- Linguagem natural
  - Se estiver quente, beba água
- Pseudo-código
  - Se temperatura  $> 37^{\circ}\text{C}$  então beber(agua)

- Diagrama



- Linguagem de programação
  - If(temp  $> 37$ ) then beber(agua)

# Classificação de Algoritmos (implementação)

- **Iterativo:** estruturas de repetições (laços, pilhas, etc.)
- **Recursivo:** invoca a si mesmo até que certa condição seja satisfeita
- **Serial:** cada instrução é executada em sequência
- **Paralela:** várias instruções executadas ao mesmo tempo
- **Determinístico:** decisão exata a cada passo
- **Probabilístico:** decisão provável em algum(s) passo(s)
- **Exato:** resposta exata
- **Aproximado:** resposta próxima a verdadeira solução

# Classificação de Algoritmos

## (implementação - recursividade)

- Um algoritmo que transforma um problema grande em problemas menores, cujas soluções requerem a aplicação dele mesmo, é chamado recursivo.

Fatorial iterativo

```
int factorial (int n) {  
    int result = 1;  
    while(n > 1) {  
        result *= n;  
        n -= 1;  
    }  
    return result ;  
}
```

Fatorial recursivo

```
int factorial (int n) {  
    if (n ≤ 1)  
        return 1;  
    else  
        return n * factorial (n-1);  
}
```

### Recursão vs Iteração

- A implementação iterativa tende a ser ligeiramente mais rápida na prática do que a implementação recursiva
- Existem problemas cujas soluções são inerentemente recursivas (ex.: algoritmos de ordenação, buscas em árvores)

# Classificação de Algoritmos

## (implementação - recursividade)

- Existem dois tipos de recursividade
  - **Direta:** função invoca a si própria
  - **Indireta:** partindo de uma função f1, e através de uma cadeia de invocação de funções, f1 é novamente invocada
- Outro exemplo: Série de Fibonacci
  - 0,1,1,2,3,5,8,13,21,34,...
  - Função recursiva:

```
Fib(n) = n se n== 0 ou n==1  
Fib(n) = Fib(n-2) + fib(n-1) se n >=2
```



# Classificação de Algoritmos

## (implementação - recursividade)

- $\text{Fib}(4) = \text{Fib}(2) + \text{Fib}(3) =$   
 $\text{Fib}(0) + \text{Fib}(1) + \text{Fib}(3) =$   
 $0 + \text{Fib}(1) + \text{Fib}(3) =$   
 $0 + 1 + \text{Fib}(3) =$   
 $1 + \text{Fib}(3) =$   
 $1 + \text{Fib}(1) + \text{Fib}(2) =$   
 $1 + 1 + \text{Fib}(2) =$   
 $1 + 1 + \text{Fib}(0) + \text{Fib}(1) =$   
 $1 + 1 + 0 + \text{Fib}(1) =$   
 $1 + 1 + 0 + 1 =$   
 $1 + 1 + 1 =$   
 $1 + 2 =$   
 $3$

# Custo de Algoritmos

## (análise)

- Um algoritmo deve:
  - Funcionar corretamente
  - Executar o mais rápido possível
  - Utilizar a memória da melhor forma possível
- A fim de sabermos mais sobre um algoritmo, podemos analisá-lo
  - Precisamos estudar as suas especificações e tirar conclusões sobre como a sua implementação (o programa) irá se comportar em geral.

# Custo de Algoritmos

## (análise)

- **Mas o que podemos analisar de um algoritmo?**
  - O **tempo de processamento** de um programa como função de seus dados de entrada;
  - O **espaço de memória máximo** ou total requerido para os dados do programa;
  - O comprimento total do código do programa;
  - Se o programa chega corretamente ao resultado desejado;
  - A complexidade do programa
    - Facilidade em ler, entender e modificar
  - A robustez do programa;
    - Exemplo: como ele lida com entradas errôneas ou inesperadas

# Custo de Algoritmos

## (análise)

- Estaremos particularmente interessados em analisar o **tempo de execução** e o **espaço de memória utilizado**
- **Como comparar algoritmos em função do custo de tempo?**
  - Computadores diferentes podem funcionar em frequências diferentes
    - Ainda, diferente hardware (processador, memória, disco, etc.), diferente SO, etc.
  - Compiladores podem otimizar o código antes da execução
  - Um algoritmo pode ser escrito diferente, de acordo com a linguagem de programação utilizada
  - Além disso, uma análise detalhada, considerando todos estes fatores, seria difícil, demorada e pouco significativa
    - Tecnologias mudam rapidamente

# Custo de Algoritmos

## (análise)

- Podemos medir o custo de tempo **contando quantas operações são realizadas pelo algoritmo**
  - Atribuições, comparações, operações aritméticas, instruções de retorno, etc.
- **Cada operação demora o mesmo tempo ?**
  - Não, mas podemos simplificar nossa análise
  - Exemplo:  $i = i + 1$ 
    - **Análise detalhada:** 2 x tempo de recuperar uma variável ( $i$  e 1) + 1 x tempo da soma + 1 x tempo para armazenar o valor na variável ( $i$ )
    - **Análise simplificada:** 4 operações

# Custo de Algoritmos (análise)

- Na análise do algoritmo abaixo, como saberemos quantas vezes o loop é executado ?

```
busca_linear(vetor, chave) {  
    i = 0;  
    enquanto(i < tamanho(vetor)) {  
        se(vetor[i] == chave)  
            retorna i;  
        ++i;  
    }  
    retorna -1;  
}
```

- Os dados de entrada determinarão quantas vezes o loop é executado
  - Como não faz sentido analisar um algoritmo para apenas um determinado conjunto de entradas e é impossível fazer esta análise para todas as entradas possíveis, consideraremos apenas dois cenários: **o pior caso e o melhor caso**

# Custo de Algoritmos (análise)

- Pior caso

```
busca_linear(vetor, chave) {  
    i = 0;  
    enquanto(i < tamanho(vetor)) {  
        se(vetor[i] == chave)  
            retorna i;  
        ++i;  
    }  
    retorna -1;  
}
```

2

$3 \cdot (n+1)$  //sendo n o tamanho do vetor, já calculado

$3 \cdot (n)$  //considerando o acesso a vetor[i] como uma única operação

0

$4 \cdot (n)$

1

Total =  $10n + 6$

# Custo de Algoritmos (análise)

- Pior caso - Simplificado

```
busca_linear(vetor, chave) {  
    i = 0;  
    enquanto(i < tamanho(vetor)) {  
        se(vetor[i] == chave)  
            retorna i;  
        ++i;  
    }  
    retorna -1;  
}
```

1  
n+1 //sendo n o tamanho do vetor  
n  
0  
n  
1  
Total =  $3n + 3$



# Custo de Algoritmos (análise)

- Melhor caso

```
busca_linear(vetor, chave) {  
    i = 0;  
    enquanto(i < tamanho(vetor)) {  
        se(vetor[i] == chave)  
            retorna i;  
        ++i;  
    }  
    retorna -1;  
}
```

2

$3 \times (1)$

$3 \times (1)$  //considerando o acesso a vetor[i] como uma única operação

1

0

0

Total = 9

# Custo de Algoritmos (análise)

- Melhor caso - Simplificado

```
busca_linear(vetor, chave) {  
    i = 0;           1  
    enquanto(i < tamanho(vetor)) {  
        se(vetor[i] == chave) 1  
            retorna i;        1  
        ++i;                  0  
    }  
    retorna -1;           0  
}
```

Total = 4

# Custo de Algoritmos

## (análise)

- Diferentes algoritmos podem realizar a mesma tarefa com instruções diferentes a um custo maior ou menor
- **Problema:** ordenar os números da mega-sena

```
for(int i = 1; i < 60; ++i) {  
    i = menor(numeros);  
    adicionar( lista_ord , i);  
    remover(numeros, i);  
}
```

```
lista_ord = numeros;  
while(!em_ordem(lista_ord))  
    lista_ord = embaralhar(numeros);
```

- Qual dos dois é melhor? Sempre?

# Classificação de Algoritmos (complexidade)

- **Porque analisar um algoritmo?**
  - Para avaliar sua performance e comparar diferentes algoritmos;
- **Mas analisar o que?**
  - Tempo de execução;
  - Uso de memória;
  - Pior caso, caso típico (dependendo das entradas), melhor caso;
- **IMPORTANTE**
  - Análise de algoritmos compara algoritmos e não programas

# Classificação de Algoritmos

## (complexidade)

- **Análise de um algoritmo particular**
  - Qual é o custo de usar um dado algoritmo para resolver um problema específico ?
  - Características de devem ser investigadas:
    - **Tempo:** análise do número de vezes que cada parte do algoritmo deve ser executada
    - **Espaço:** estudo da quantidade de memória necessária
- **Análise de uma classe de algoritmos**
  - Qual é o algoritmo de menor custo possível para resolver um problema particular ?
    - Toda uma família de algoritmos é investigada (busca pelo melhor possível);
  - Coloca-se limites para a complexidade computacional dos algoritmos pertencentes à classe;

# Classificação de Algoritmos (complexidade)

- **Custo de um algoritmo**
  - Ao determinar o menor custo possível para resolver problemas de uma classe, tem-se a medida da dificuldade inerente para resolver o problema;
  - **Quando o custo de um algoritmo é igual ao menor custo possível, o algoritmo é considerado ótimo;**
- Podem existir vários algoritmos para resolver o mesmo problema;
  - É possível compará-los e escolher o mais adequado;
  - **Se há vários algoritmos com custo de execução dentro da mesma ordem de grandeza**, pode-se considerar tanto os custos reais como os custos não aparentes, como: alocação de memória, carga de arquivos, etc.

# Classificação de Algoritmos (complexidade)

- **Análise pela execução:**
  - A eficiência do programa depende da linguagem (compilada ou interpretada)
  - Depende do sistema operacional
  - Depende do hardware (quantidade de memória, velocidade do processador, etc.)
- **Útil nas comparações entre programas em máquinas específicas pois, além dos custos do algoritmo, são comparados os custos não aparentes (alocação de memória, carga de arquivos, etc.)**

# Classificação de Algoritmos (complexidade)

- **Análise pelo modelo matemático:**
  - Não depende do computador nem da implementação;
  - O custo das operações mais significativas deve ser especificado, e algumas operações são desprezadas;
  - É possível analisar a complexidade do algoritmo dependendo dos dados de entrada;
- **Útil nas comparações entre algoritmos distintos que resolvem um mesmo problema;**



# Classificação de Algoritmos (complexidade)

- **Exemplo:** descobrir o maior número em uma lista;
  - Considerando somente atribuições como operações relevantes e que todas as atribuições possuem o mesmo custo;

Algoritmo

```
lista = list();  
maior = -∞;  
for(i = 0; i < n; ++i)  
    maior = max(maior, lista[i]);
```

Tempo

$T \cdot 1$

$T \cdot 1$

$T \cdot (n + 1)$

$T \cdot n$

$g(n) = 2n + 3$

Espaço

$S \cdot (n + 1)$

$S \cdot 1$

$S \cdot 2$

$S \cdot 0$

$g(n) = n + 4$

- Como veremos adiante, conforme **n** aumenta, o valor de **n** passa a determinar o custo destas funções;
  - Podemos dizer que ambas possuem um custo  $O(n)$

# Classificação de Algoritmos (complexidade)

- **Qual o custo do seguinte algoritmo de soma?**
  - Considerando somente atribuições como operações relevantes e que todas as atribuições possuem o mesmo custo;

```
soma = 0  
for(i = 0; i < n; ++i)  
    soma += i;
```

- **Custo tempo:**  $g(n) = 2 + 2n$ 
  - 2 na inicialização e 2 por repetição
- **Custo (espaço):**  $g(n) = 3$ 
  - 3 variáveis (soma, i, n)

# Classificação de Algoritmos (complexidade)

- Qual o custo do seguinte algoritmo de divisão de elementos ?
  - Considerando somente atribuições como operações relevantes e que todas as atribuições possuem o mesmo custo;

```
for(i = 0; i < n; ++i)
  for(j = 0; j < n; ++j)
    a[i, j] /= k;
```

Custo (tempo):  $g(n) = 1 + 2n + 2n^2$

1 na inicialização

$n$  no laço externo ( $i$ )

$n$  no laço interno ( $j$ )

$n^2$  no laço interno ( $j$ )

$n^2$  no laço interno ( $a[i, j]$ )

Custo (espaço):  $g(n) = n^2 + 4$

4 variáveis simples ( $i, n, j, k$ )

$n^2$  variável composta ( $a$ )

# Classificação de Algoritmos (complexidade)

- Considerando a função  $g(n) = 1 + 2n + 2n^2$ , temos o seguinte crescimento em função de  $n$ :

- $g(1) = 1 + 2*1 + 2*(1)^2 = 5$
- $g(5) = 1 + 2*5 + 2*(5)^2 = 61$
- $g(10) = 1 + 2*10 + 2*(10)^2 = 221$
- $g(100) = 1 + 2*100 + 2*(100)^2 = 20201$
- $g(1000) = 1 + 2*1000 + 2*(1000)^2 = 2002001$
- ...

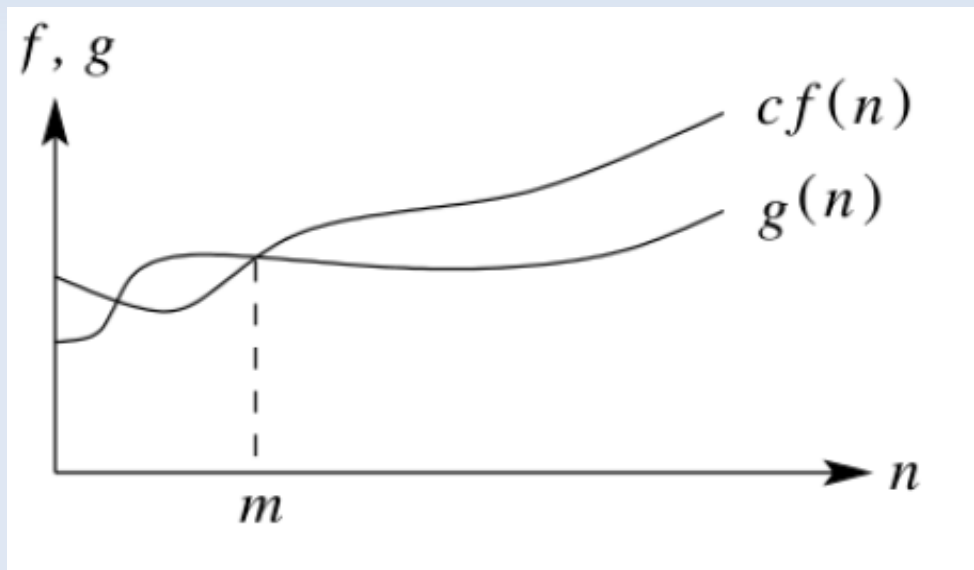
**O último termo é dominante, portanto, conforme o valor de  $n$  aumenta, os dois primeiros termos podem ser desprezados**

# Notação Assintótica

- Notação matemática usada para analisar o comportamento das funções
  - Utilizada para descrever o uso de recursos computacionais
  - **Notação:** Grade-O ou Big-O
- **Permite**
  - Prever o comportamento do algoritmo;
  - Determinar qual algoritmo utilizar;

# Notação Assintótica

- Dominância Assintótica
  - Uma função  $f(n)$  domina assintoticamente outra função  $g(n)$  se existem duas constantes positivas  $c$  e  $m$  tais que, para todo  $n \geq m$ , temos  $0 \leq |g(n)| \leq c \cdot |f(n)|$



# Notação Assintótica

- Dizemos que  $g(n)$  é  $O(f(n))$  (ou ainda  **$g(n) = O(f(n))$** ) para expressar que  $f(n)$  domina assintoticamente  $g(n)$ 
  - Lê-se: " **$g(n)$  é da ordem de no máximo  $f(n)$** "
- Exemplos
  - $g(n) = 2n$  e  $f(n) = n$ 
    - $|2n| \leq 3 \cdot |n|$ , para todo  $n \geq 0$
    - $g(n) = O(f(n)) = O(n)$
  - $g(n) = (n + 1)^2$  e  $f(n) = n^2$ 
    - $|(n + 1)^2| \leq 4 \cdot |n^2|$ , para todo  $n \geq 1$
    - $g(n) = O(f(n)) = O(n^2)$

# Notação Assintótica

- Exemplos

- $g(n) = 3n^3 + 2n^2 + n$  e  $f(n) = 6n^3$ 
  - $|3n^3 + 2n^2 + n| \leq 6 * |n^3|$ , para todo  $n \geq 0$
  - $g(n) = O(n^3)$
  - "g(n) é da ordem de no máximo f(n)"**
  - Note que também,  $g(n) = O(n^4)$
- Porém, na análise assintótica, estamos interessados nos limites estreitos (justeza)

- Justeza

- Considere uma função  $g(n) = O(f(n))$ . Se para toda função  $h(n)$  tal que  $g(n) = O(h(n))$  também for verdade que  $f(n) = O(h(n))$ , então  $f(n)$  é um limite assintótico justo ou estreito para  $g(n)$ .



# Notação Assintótica

- No exemplo anterior:  $g(n) = 3n^3 + 2n^2 + n$ 
  - $g(n) = O(n^4)$  não é um limite justo
    - Considere  $h(n) = 6n^3$  e  $f(n) = n^4$ , temos que:
      - 1)  $g(n) = O(h(n))$ , como mostrado anteriormente
      - 2)  $h(n)$  não é dominante assintoticamente sobre  $f(n)$ , i.e., não é verdade que  $f(n) = O(h(n))$
    - Logo,  $f(n) = O(n^4)$  não é um limite justo para  $g(n)$

# Notação Assintótica

- Exemplo da análise de algoritmos
  - Comparar cada elemento de um vetor aos outros elementos
  - Função de custo: comparação

## Algoritmo

```
for(i = 0; i < n; ++i)
  for(j = 0; j < n; ++j)
    if(i != j)
      comparar(i,j);
```

$$g(n) = n(n-1) \Rightarrow O(n^2)$$

## Algoritmo Otimizado

```
for(i = 0; i < n - 1; ++i)
  for(j = i + 1; j < n; ++j)
    comparar(i,j);
```

$$g(n) = \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) = \frac{n(n-1)}{2} \Rightarrow O(n^2)$$

# Notação Assintótica

- Exercício: Qual o custo (tempo) dos seguintes algoritmos considerando atribuições e operações matemáticas ?

Algoritmo1

```
for(i = 0; i < n; ++i)
  for(j = 0; j < n; ++j)
    a[i][j] = b[i][j] * c[i][j];
```

Algoritmo2

```
for(i = 0; i < n-1; ++i)
  for(j = i + 1; j < n; ++j) {
    aux = a[i][j];
    a[i][j] = a[j][i];
    a[j][i] = aux;
  }
```

# Notação Assintótica

## Algoritmo1

```
for(i = 0; i < n; ++i)
  for(j = 0; j < n; ++j)
    a[i][j] = b[i][j]*c[i][j];
```

- 1 atribuição feita uma única vez:  $i=0$
- 1 soma feita  $n$  vezes:  $++i$
- 1 atribuição feita  $n$  vezes:  $++i$
- 1 atribuição feita  $n$  vezes:  $j=0$
- 1 soma feita  $n^2$  vezes:  $++j$
- 1 atribuição feita  $n^2$  vezes:  $++j$
- 1 multiplicação feita  $n^2$  vezes:  $b[i][j]*c[i][j]$
- 1 atribuição feita  $n^2$  vezes:  $a[i][j]= b[i][j]*c[i][j]$

$$1 + 3n + 4n^2 \Rightarrow O(n^2)$$

# Notação Assintótica

## Algoritmo2

```
for(i = 0; i < n-1; ++i)
  for(j = i + 1; j < n; ++j)
    aux = a[i][j];
    a[i][j] = a[j][i];
    a[j][i] = aux;
```

- 1 atribuição feita uma única vez:  $i=0$
- 1 subtração feita uma única vez:  $n-1$
- 1 soma e atribuição feitas  $n-1$  vezes:  $++i$
- 1 soma e atribuição feitas  $n-1$  vezes:  $j=i+1$
- 4 atribuições e uma soma dentro do laço  $j$ :  $++j$ ,  $aux = a[i][j]$ ,  $a[i][j] = a[j][i]$ ,  $a[j][i] = aux$  feitas  $(n-1) + (n-2) + \dots + 1$  vezes

$$2 + 4(n-1) + 5 \frac{n(n-1)}{2} = \frac{5n^2}{2} + \frac{3n}{2} - 2 \Rightarrow O(n^2)$$

# Notação Assintótica

- Propriedades do O

$$\begin{aligned}f(n) &= O(f(n)) \\c \cdot f(n) &= O(f(n)) \text{ (c constante)} \\O(f(n)) + O(f(n)) &= O(f(n)) \\O(O(f(n))) &= O(f(n)) \\O(f(n) + g(n)) &= O(\max(f(n), g(n))) \\O(f(n)) \cdot O(g(n)) &= O(f(n) \cdot g(n)) \\f(n) \cdot O(g(n)) &= O(f(n) \cdot g(n))\end{aligned}$$

- Ainda temos a propriedade da transitividade
  - Se  $g(n) = O(f(n))$  e  $f(n) = O(h(n))$ , então  $g(n) = O(h(n))$

# Notação Assintótica

- Nomes de expressões comuns de  $O$

- $O(1)$  = constante

- $O(\log n)$  **Número de instruções executadas**

$g(n)$	1	$n$	$n \cdot \log(n)$	$n^2$	$n^3$	$2^n$	$n!$
2	1	2	0.6	4	8	4	2
5	1	5	3.5	25	125	32	120
10	1	10	10	100	1000	1024	3628800
20	1	20	26	400	8000	1048576	$2.4 \cdot 10^{18}$
100	1	100	200	10000	1000000	$1.2 \cdot 10^{30}$	$9.3 \cdot 10^{157}$

- $O(2^n)$ : exponencial

- $O(n!)$ : fatorial

# Notação Assintótica

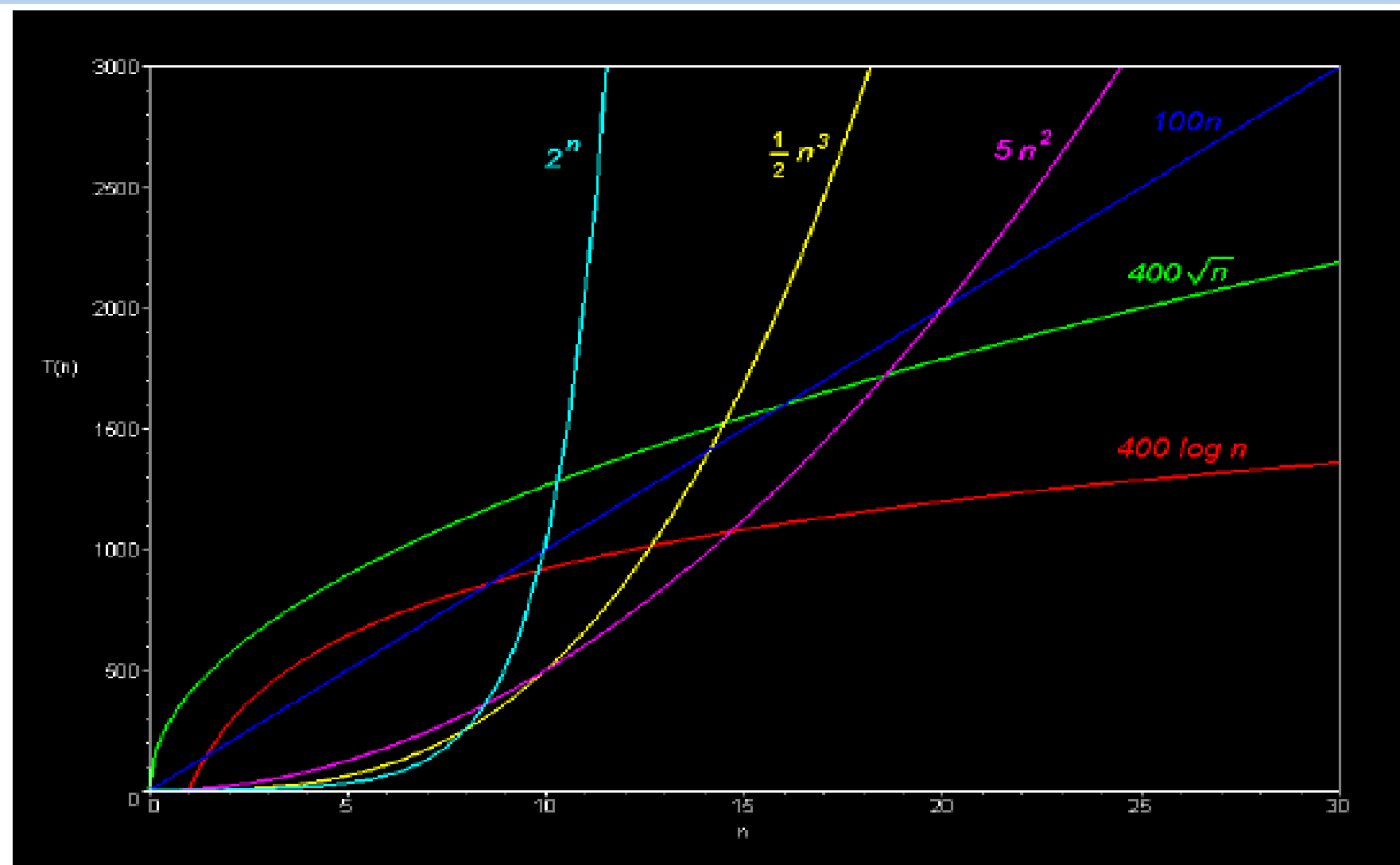
- Noções de grandezas
  - Se 1 instrução =  $10^{-6}$  seg

$n$	$n \cdot \log(n)$	$n^2$	$n^3$
10	33.2	100	1.000
100	664	10.000	1 seg
1000	9966	1 seg	16,7 min
10.000	132.877	100 seg	278 hrs
100.000	1,7 seg	2,8 hrs	31,7 anos



# Notação Assintótica

- Noções de grandezas



# Notação Assintótica

- Limite assintótico inferior – Ômega ( $\Omega$ )
  - $g(n) = \Omega(f(n))$ 
    - Uma função  $f(n)$  é ômega de outra função  $g(n)$  se existem duas constantes positivas  $c$  e  $m$  tais que, para todo  $n \geq m$ , temos  $|g(n)| \geq c^*|f(n)|$
  - Exemplo:  $g(n) = 2n$  e  $f(n) = n$ 
    - Já vimos que  $g(n) = O(f(n)) = O(n)$
    - Agora, como:  $|2n| \geq 1^*|n|$ , para todo  $n \geq 0$
    - $g(n) = \Omega(f(n)) = \Omega(n)$
- Notação Teta ( $\Theta$ ): Quando uma função é  $O(f(n))$  e  $\Omega(f(n))$  ao mesmo tempo, dizemos que ela é teta
  - No exemplo anterior:  $g(n) = \Theta(f(n))$
- Notação Pequeno – o (little – o) ( $o$ ): quando uma função é

# Notação Assintótica

- Técnicas de análise de algoritmos
  - Considerar memória infinita
  - Não considerar o SO e nem o computador
  - Analisar o algoritmo e não o programa
  - Considerar o tamanho das entradas
  - Ter cuidado ao escolher a função de custo:
    - Atribuição
    - Adição
    - Multiplicação
    - Comparação
    - Etc.

# Notação Assintótica

- Técnicas de análise de algoritmos
  - A complexidade de um laço é igual ao número de comandos internos multiplicado pelo número de vezes que o laço é executado
  - A complexidade de laços aninhados é o produto dos tamanhos dos laços
  - Para uma sequência de laços do algoritmo, a complexidade é a do laço de maior custo
  - Em testes condicionais, a complexidade é a maior das duas partes (if/else) do teste

# Notação Assintótica

- Técnicas de análise de algoritmos
  - Análise de funções não recursivas
    - Calcular o tempo de execução de cada procedimento separadamente
    - Avaliar os procedimentos que chamam outros procedimentos que não chamam outros procedimentos, usando os tempos já avaliados
  - Análise de funções recursivas
    - Definir uma equação de recorrência para a função recursiva
      - Descreve uma função em termos de seu valor para entradas menores
    - Resolvendo a função de recorrência, é possível determinar o custo do algoritmo
    - Exemplo: função fatorial