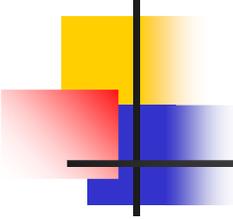


# Conceitos Básicos

**Universidade Federal do Amazonas**  
**Departamento de Eletrônica e Computação**

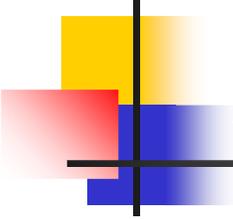




# Objetivos

---

- Definir algoritmos, programas e estruturas de dados
- Analisar o tempo de execução e espaço de memória usado por um algoritmo
- Determinar loop invariante para provar propriedades em loops
- Aplicar as técnicas em algoritmos clássicos usados em ordenação e sistemas discretos
  - método da inserção, bolha e busca binária
  - filtros e controladores digitais

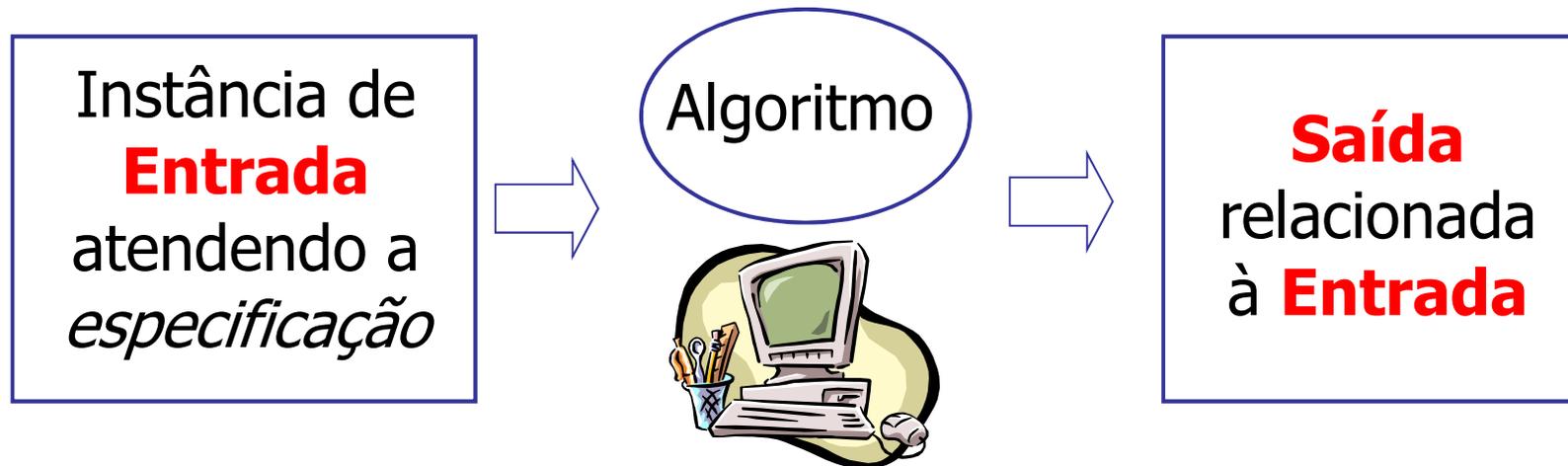


# Algoritmos

---

- **Um algoritmo:** A essência de um procedimento computacional composto por instruções seqüenciais passo a passo
  - procedimento computacional bem definido (valores de entrada e saída – ordenação de números)
- **Um programa:** Implementação de um algoritmo em uma dada linguagem de programação
- **Estrutura de dados:** forma de organizar os dados necessários à solução de um problema

# Solução Algorítmica



- O Algoritmo descreve ações sobre a instância de entrada
- Existem infinitos algoritmos corretos para um mesmo problema algorítmico

# Definição Formal: Ordenação

## ENTRADA

seqüência de números

$a_1, a_2, a_3, \dots, a_n$

2 5 4 10 7

(instância)



## SAÍDA

uma permutação (reordenação)  
da seqüência de entradas

$b_1, b_2, b_3, \dots, b_n$

2 4 5 7 10

### Corretude

Para qualquer entrada dada, o algoritmo termina com saída

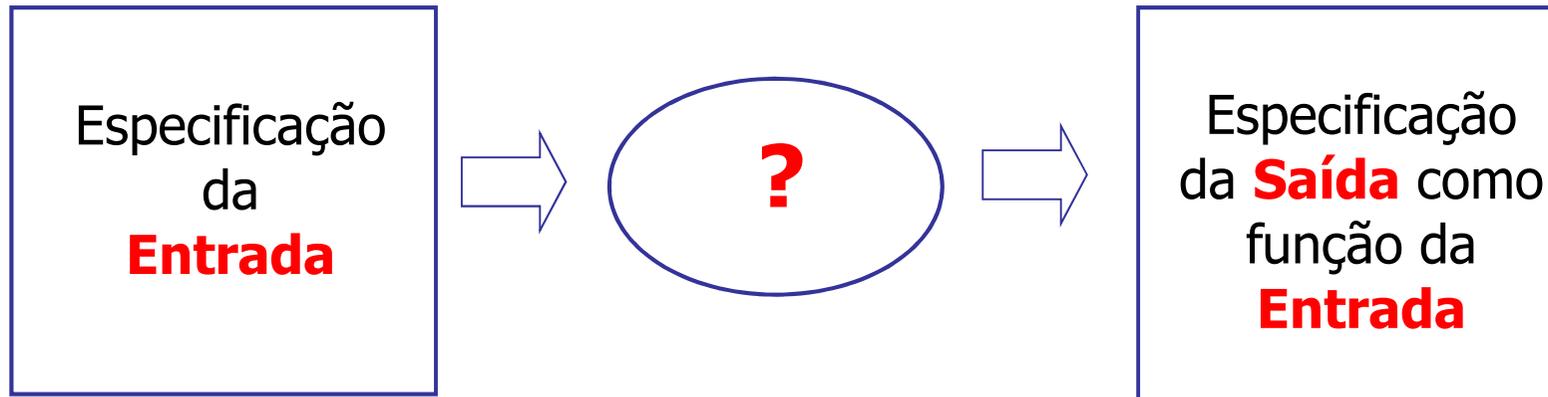
- $b_1, b_2, b_3, \dots, b_n$ , onde
- $b_1 < b_2 < b_3 < \dots < b_n$

### Tempo de Execução

Depende de:

- número de elementos ( $n$ )
- o quão (parcialmente) ordenada está a lista
- solução algorítmica
- disp. de armazenamento

# Problema Algorítmico



- Existe um número infinito de *instâncias* da entrada que satisfazem a especificação. Por exemplo:
  - Uma seqüência finita, ordenada, não decrescente de números naturais:
    - 1, 20, 908, 909, 100000, 10000000000
    - 3, 15, 105, 876, 1000, 100000

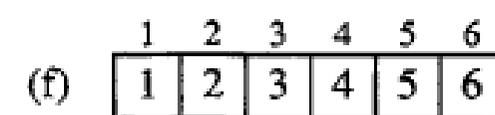
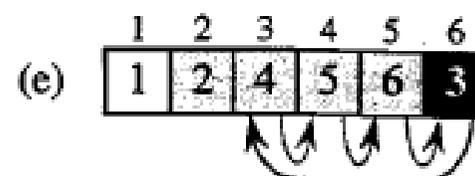
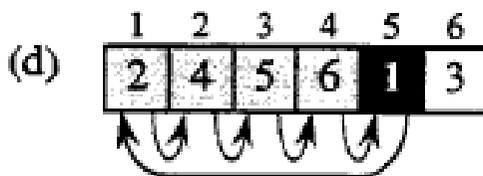
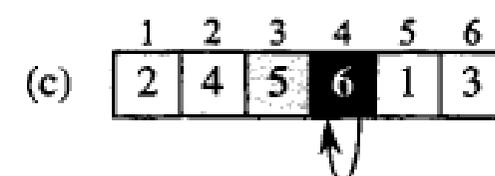
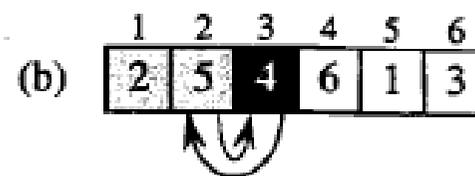
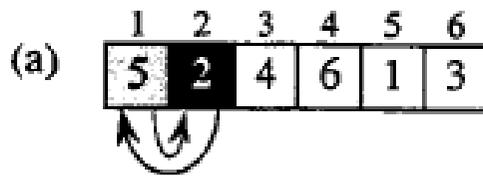
# Primeiro Algoritmo

- O nosso primeiro algoritmo, o de ordenação por inserção, resolve o problema de ordenação
  - Entrada:  $\langle a_1, a_2, \dots, a_n \rangle$
  - Saída:  $\langle a'_1, a'_2, \dots, a'_n \rangle$  tal que  $a'_1 \leq a'_2 \leq \dots \leq a'_n$
- Procedimento:
  1. Mão esquerda vazia e cartas p/ baixo
  2. Remove uma carta inser. na pos. correta
  3. Compara as cartas da direita p/ esquerda

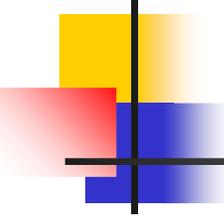


# Ordenação por Inserção (1)

- Entrada:  $\langle 5, 2, 4, 6, 1, 3 \rangle$
- Saída:  $\langle 1, 2, 3, 4, 5, 6 \rangle$





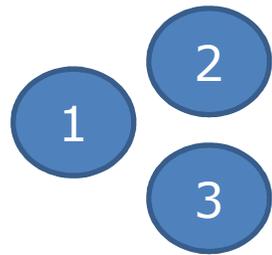


## Exercício (1)

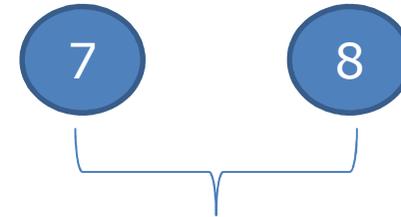
---

- 1) Você tem 8 moedas com o mesmo peso, exceto uma que é levemente mais pesada do que as outras. Você tem uma balança antiga que permite pesar pilhas de moedas para checar qual é mais pesada (ou se tem o mesmo peso). Qual é o **número mínimo de pesagens** que você pode fazer para saber qual moeda é mais pesada?
- 2) Dado um vetor ordenado, como você encontra a localização de inteiro  $x$ ?

# Solução do Exercício 1



Se os dois grupos tiverem o mesmo peso



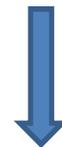
Uma das duas é a mais pesada



Se um grupo for mais pesado do que o outro



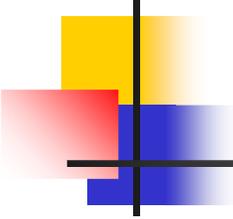
Se uma das moedas for mais pesada, encontramos a solução



Se as duas moedas tiverem o mesmo peso



.....



## Exercício (2)

---

- 3) Implemente o algoritmo da ordenação por inserção usando a linguagem C ou C++. Analise o algoritmo em termos dos loops para os seguintes casos:
  - a) Os elementos do vetor já estão ordenados
  - b) Os elementos do vetor estão em ordem inversa
  - c) Alguns elementos do vetor não estão ordenados
  
- 4) Agora considere um vetor com 1K, 10K, 100K e 1M posições e compute o tempo de execução usando **wall** e **cpu time** para cada um dos casos a), b) e c)

# Solução Algorítmica em Sistemas Discretos

- Um sistema discreto (SD) é um operador matemático
  - transforma um sinal em um outro sinal
  - usa um conjunto fixo de operações



- Um sinal de entrada  $x(n)$  é transformado em um sinal de saída  $y(n)$  através da transformação  $T[.]$
- A relação de entrada e saída pode ser expressada em termos de uma função ou regra matemática

# Exemplo de Solução Algorítmica em Sistema Discreto

- Considere um sistema discreto modelado pela seguinte eq. de diferença

$$y(n) = -ay(n-1) + x(n) \quad x(n) = \begin{cases} 1, & n = 0 \\ 0, & n \neq 0 \end{cases}$$

substituído  $a = -1/2$  e aplicando a função de impulso unitário

$$y(0) = -(-0.5) \times 0 + 1 = 1$$

$$y(1) = -(-0.5) \times 1 + 0 = 0.5$$

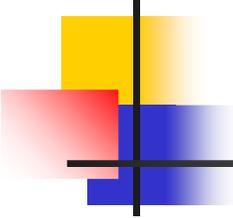
$$y(2) = -(-0.5) \times (-0.5) + 0 = 0.25$$

...

$$|y(0)| + |y(1)| + \dots + |y(n)| = \frac{1}{1-0.5} = 2$$



```
...  
for(i=0; i<n; i++) {  
  if (i==0)  
    y[0] = x[0];  
  else  
    y[i] = -a*y[i-1] + x[i];  
}  
...
```

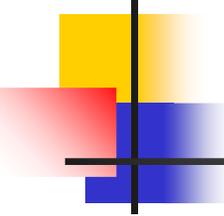


# Filtros Digitais

---

- Filtros digitais podem ser definidos como sistema de tempo discreto no tempo linear
  - N é o número de saída no passado
  - M é o número das entradas atuais e do passado

$$y(n) = -\sum_{k=1}^N a_k y(n-k) + \sum_{k=0}^M b_k x(n-k)$$



# Filtros Digitais

---

- Filtros digitais podem ser definidos como sistema de tempo discreto no tempo linear
  - $N$  é o número de saída no passado

$y(n)$  é a saída no instante  $n$

... número das entradas atuais e do passado

$$y(n) = -\sum_{k=1}^N a_k y(n-k) + \sum_{k=0}^M b_k x(n-k)$$

# Filtros Digitais

- Filtros digitais podem ser definidos como sistema de tempo discreto no tempo linear
  - $N$  é o número de saídas
  - $M$  é o número das entradas atuais e do passado

$y(n)$  é a saída no instante  $n$

$y(n-k)$  é a saída  $k$  passos no passado

$$y(n) = -\sum_{k=1}^N a_k y(n-k) + \sum_{k=0}^M b_k x(n-k)$$

# Filtros Digitais

- Filtros digitais podem ser definidos como sistema de tempo discreto no tempo linear

- $N$  é o número de saídas

$M$  é o número das entradas atuais e do passado

$y(n)$  é a saída no instante  $n$

$y(n-k)$  é a saída  $k$  passos no passado

$x(n-k)$  é a entrada  $k$  passos no passado

$$y(n) = -\sum_{k=1}^N a_k y(n-k) + \sum_{k=0}^M b_k x(n-k)$$

# Filtros Digitais

- Filtros digitais podem ser definidos como sistema de tempo discreto no tempo linear

- $N$  é o número de saídas

$y(n)$  é a saída no instante  $n$

$y(n-k)$  é a saída  $k$  passos no passado

$x(n-k)$  é a entrada  $k$  passos no passado

$$y(n) = -\sum_{k=1}^N a_k y(n-k) + \sum_{k=0}^M b_k x(n-k)$$

$a_k$  são os coeficientes para as saídas

# Filtros Digitais

- Filtros digitais podem ser definidos como sistema de tempo discreto no tempo linear

- $N$  é o número de saídas

$M$  é o número das entradas atuais e do passado

$y(n)$  é a saída no instante  $n$

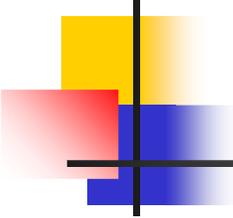
$y(n-k)$  é a saída  $k$  passos no passado

$x(n-k)$  é a entrada  $k$  passos no passado

$$y(n) = -\sum_{k=1}^N a_k y(n-k) + \sum_{k=0}^M b_k x(n-k)$$

$a_k$  são os coeficientes para as saídas

$b_k$  são os coeficientes para as entradas



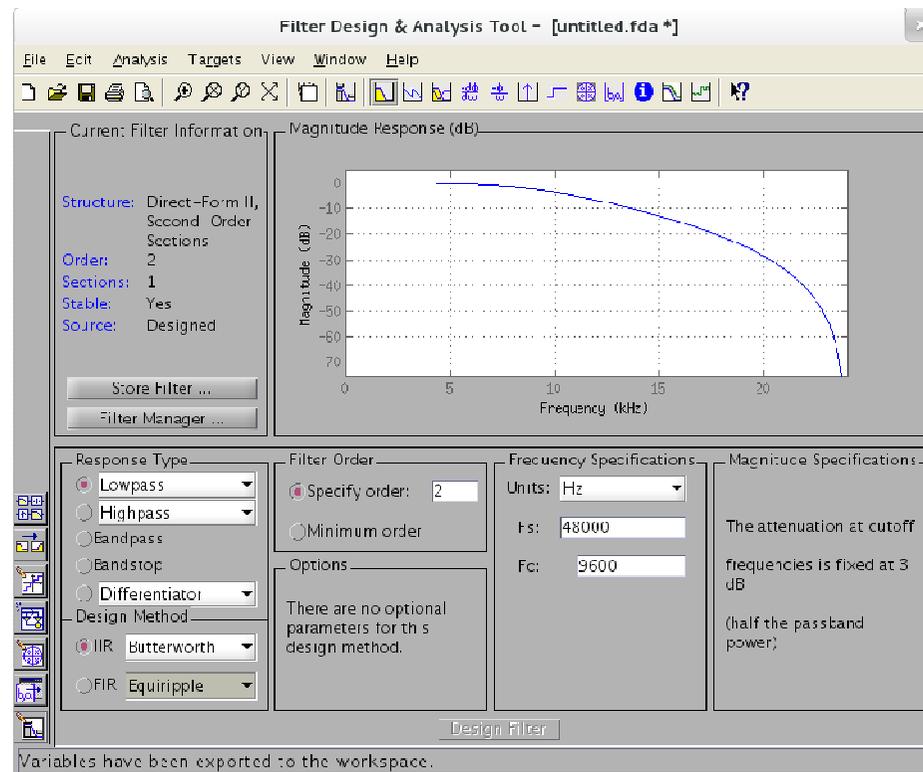
# Tipos de Filtros Digitais

---

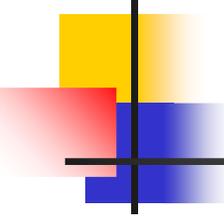
- Filtros digitais são geralmente classificados de acordo com as características do domínio da frequência
  - **Passa-baixa:** atenua frequências mais elevadas do que a frequência de corte
  - **Passa-alta:** atenua frequências mais baixas do que a frequência de corte
  - **Passa-banda:** atenua frequências fora da faixa entre as frequências de corte
  - **Bandstop:** atenua frequências dentro da faixa entre as frequências de corte
  - **Passa-tudo:** não atenua nenhuma frequência, geralmente muda apenas a fase do sinal

# Análise e Projeto de Filtros (1)

- **fdatool**: permite projetar filtros digitais no Matlab



- Exportar os coeficientes: file->export, workspace



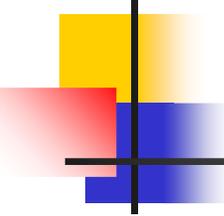
## Análise e Projeto de Filtro (2)

---

- **[B, A] = sos2tf(SOS,G)**: obtém a função de transferência com os respectivos coeficientes

B =	0.2066	0.4131	0.2066
A =	1.0000	-0.3695	0.1958

- **format long**: aumenta o tamanho do formato dos números
- **fi(B,1,7,5)**: 1: bit do sinal; 7: tamanho da palavra; 5: parte fracionária
- **fi(A,1,7,5)**: 1: bit do sinal; 7: tamanho da palavra; 5: parte fracionária



## Análise e Projeto de Filtro (3)

---

- Matlab retorna os seguintes coeficientes:

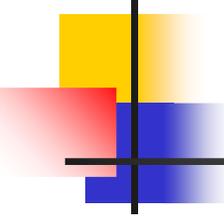
B = 0.21875	0.40625	0.21875
A = 1.0000	-0.375	0.1875

aplicando os coeficientes em:

$$y(n) = -\sum_{k=1}^N a_k y(n-k) + \sum_{k=0}^M b_k x(n-k)$$

temos:

$$y(n) = 0.375y(n-1) - 0.1875y(n-2) + 0.21875x(n) \\ + 0.40625x(n-1) + 0.21875x(n-2)$$

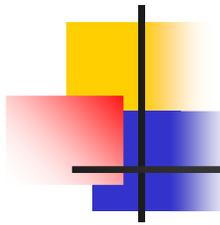


## Exercício (3)

---

- 1) Forneça o algoritmo para implementar o seguinte sistema discreto (de um passa baixa IIR segunda ordem) considerando  $a=0.4375$  e  $b=-0.125$

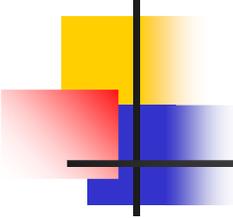
$$y(n) = ay(n-1) - by(n-2) + x(n)$$



# Loop Invariante

---

- Loop invariante é uma invariante usada para provar propriedades de loops:
  - nos ajudam a entender porque um algoritmo é correto
- Devemos mostrar três detalhes:
  - **Inicialização:** verdadeiro antes da inicialização do loop
  - **Manutenção:** Se for verdadeiro antes de uma iteração do loop, permanecerá verdadeiro antes da próxima iteração
  - **Término:** Quando o loop termina, a invariante fornece uma propriedade útil para mostrar que o algoritmo é correto

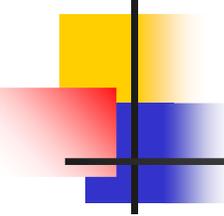


# Padrão do Loop Invariante

---

- O padrão geral para inserir loop invariante no código é dado por:

```
...  
// the Loop Invariant must be true here  
while ( TEST CONDITION ) {  
    // top of the loop  
    ...  
    // bottom of the loop  
    // the Loop Invariant must be true here  
}  
// Termination + Loop Invariant = Goal  
...
```



# Exemplo: Loop Invariante

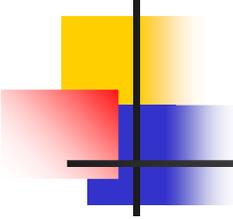
---

- Considere o seguinte código:

```
#define SIZE 10
int x;
void main() {
    while (x<SIZE)
        x=x+1;
}
```

Qual seria o loop invariante?  $X \leq 10$

Qual seria a condição de parada?  $X == 10$



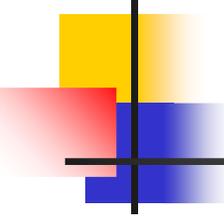
# Exemplo: Loop Invariante

- Considere o seguinte código:

```
#define SIZE 10
int x;
void main() {
    assert(x<=10);
    while (x<SIZE) {
        x=x+1;
        assert(x<=10);
    }
    assert(x<=10);
    assert(x==10);
}
```

Qual seria o loop invariante?  $X \leq 10$

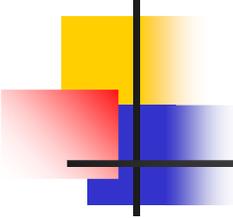
Qual seria a condição de parada?  $X == 10$



# Loop Invariante (1)

---

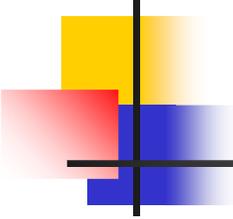
- *"No começo de cada iteração do loop **para** (linhas de 1 a 8), o subarranjo  $A[1..j-1]$  consiste dos elementos contidos originalmente em  $A[1..j-1]$ , mas em sequência ordenada"*
- Prova das propriedades:
  - **Inicialização:** mostrar que o loop invariante é válido antes da primeira iteração do loop
    - quando  $j=2$  então o subarranjo  $A[1..j-1]$  consiste apenas do único elemento  $A[1]$ , que é de fato o elemento original  $A[1]$ . Além disso, esse subarranjo é ordenado e isso mostra que o loop invariante é válido antes da primeira iteração



## Loop Invariante (2)

---

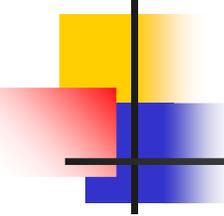
- **Manutenção:** demonstrar que cada iteração mantém o loop invariante
  - O corpo do loop **para** funciona deslocando-se  $A[j-1]$ ,  $A[j-2]$ ,  $A[j-3]$  e daí por diante uma posição a esquerda, até ser encontrada a posição adequada para  $A[j]$  (linhas 3 a 7), e nesse ponto o valor de  $A[j]$  é inserido
- **Término:** examinar o que ocorre quando o loop termina
  - O loop **para** externo termina quando  $j$  excede  $n$ , isto é, quando  $j=n+1$ . Substituindo  $j$  por  $n+1$  no enunciado do loop invariante, temos que o subarranjo  $A[1..n]$  consiste nos elementos originalmente contidos em  $A[1..n]$ , mas em sequência ordenada



# Loop Invariante (Ordenação)

- O algoritmo é dito **correto** se a condição de parada é alcançada e o loop invariante é verdadeiro

```
1 para j=2 até n
2 // Invariante: A[1..j-1] é uma seq. ordenada do
  original A[1..j-1]
3   faça pivot:=A[j]
4     i ← j-1
5     enquanto i>0 e A[i]>pivot faça
6       A[i+1] ← A[i]
7       i--;
8     fim-enquanto
9     A[i+1] ← pivot;
10 // Invariante: A[1..j-1] é uma seq. ordenada do
  original A[1..j-1]
11 Invariante é verdadeira A[1..n] e j==n+1
```



# Exercício: Loop Invariante

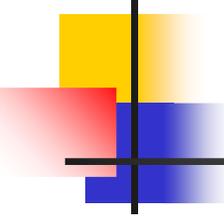
- Enuncie um loop invariante para o loop do seguinte filtro digital:

$$y(n) = 0.5y(n-1) + x(n)$$

$$x(n) = \begin{cases} 1, & n = 0 \\ 0, & n \neq 0 \end{cases}$$

```
for(i=0; i<n; i++) {  
  if (i==0)  
    y[0]=x[0];  
  else  
    y[i] = 0.5*y[i-1]+x[i];  
}
```

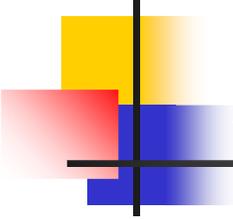
```
for(i=0; i<n; i++) {  
  if (i==0)  
    x[0]=1;  
  else  
    x[i]=0;  
}
```



# Análise de Algoritmos (1)

---

- Prever os recursos que o algoritmo necessitará
  - Memória, largura de banda ou hardware
- Estamos interessados na eficiência:
  - Tempo de execução
  - Espaço (memória) usado
- Eficiência como função do tamanho da entrada
- Pela análise de vários algoritmos, podemos identificar um algoritmo mais eficiente



# Análise de Algoritmos (2)

---

- O que deve ser contabilizado?
  - Modelo RAM (instruções executadas de forma seq.)
    - Não abusar do modelo de RAM (instrução de ordenação)
  - Instruções (considerando tempo constante):
    - Aritméticas (+, -, \*, etc.)
    - Movimentação de dados (carregar, armazenar, copiar)
    - Controle (desvios, chamadas de procedimento, etc.)
  - Tamanho da entrada
    - Número de itens na entrada
    - Número total de bits

# Análise: Ordenação por Inserção

- Determinar o **tempo de execução** como função do tamanho da entrada

```
para j=2 até n  
faça pivot:=A[j]  
  i ← j-1  
enquanto i>0 e A[i]>pivot faça  
  A[i+1] ← A[i]  
  i--;  
fim-enquanto  
A[i+1] ← pivot;
```

**n vezes**

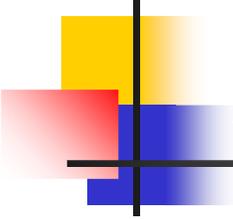
**n-1 vezes**

**Para cada uma das n-1 vezes,  $t_j$  vezes**

# Análise: Ordenação por Inserção

- Determinar o **tempo de execução** como função do tamanho da entrada

	vezes	custo
<b><u>para</u></b> $j=2$ <b><u>até</u></b> $n$	$n$	$C_1$
<b><u>faça</u></b> $\text{pivot} := A[j]$	$(n-1)$	$C_2$
$i \leftarrow j-1$	$(n-1)$	$C_3$
<b><u>enquanto</u></b> $i > 0$ <b><u>e</u></b> $A[i] > \text{pivot}$ <b><u>faça</u></b>	$\sum_{j=2}^n t_j$	$C_4$
$A[i+1] \leftarrow A[i]$	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$	$C_5$
$i--;$	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$	$C_6$
<b><u>fim-enquanto</u></b>		
$A[i+1] \leftarrow \text{pivot};$	$n-1$	$C_7$



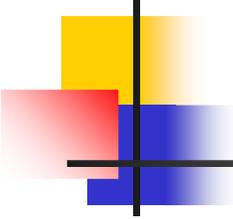
# Análise: Ordenação por Inserção

---

- Para calcular  $T(n)$ , somamos os produtos das colunas custos e vezes, obtendo:

$$T(n) = c_1 n + c_2 (n-1) + c_3 (n-1) + c_4 \sum_{j=2}^n t_j + c_5 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_6 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_7 (n-1)$$

- Mesmo para entradas de um **mesmo tamanho**, o tempo de execução do algoritmo pode depender de qual entrada é dada
  - Análise do melhor caso
  - Análise do pior caso
  - Análise do caso médio



# Melhor Caso

---

## ■ Melhor Caso

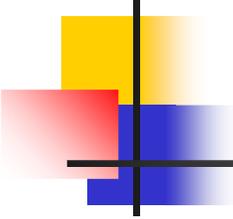
- Elementos já ordenados
- Todos os testes falham, o loop interno nunca é executado
- Neste caso,  $t_j=1$  e a operação é executada  $n-1$  vezes

$$\sum_{j=2}^n t_j = t_2 + t_3 + \dots + t_n = 1 + 1 + \dots + 1 = n - 1$$

$$T(n) = c_1 n + c_2(n-1) + c_3(n-1) + c_4(n-1) + c_7(n-1)$$

$$T(n) = (c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_7) \cdot n - (c_2 + c_3 + c_4 + c_7)$$

- Portanto, a complexidade de tempo é dada por  $T(n)=an-b$  para constantes **a** e **b** que dependem de **c<sub>i</sub>**
  - Função linear de **n**



# Pior Caso

---

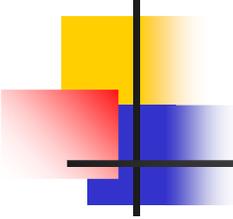
## ■ Pior Caso

- Elementos em ordem inversa
- Observando que:

$$\sum_{j=2}^n j = \frac{n(n+1)}{2} - 1 \qquad \sum_{j=2}^n (j-1) = \frac{n(n-1)}{2}$$

- Descobrimos que, no pior caso,  $T(n)$  é

$$T(n) = c_1 n + c_2 (n-1) + c_3 (n-1) + c_4 \left( \frac{n(n+1)}{2} - 1 \right) + c_5 \left( \frac{n(n-1)}{2} \right) + c_6 \left( \frac{n(n-1)}{2} \right) + c_7 (n-1) = \left( \frac{c_4}{2} + \frac{c_5}{2} + \frac{c_6}{2} \right) n^2 + \left( c_1 + c_2 + c_3 + \frac{c_4}{2} - \frac{c_5}{2} - \frac{c_6}{2} + c_7 \right) n - (c_2 + c_3 + c_4 + c_7)$$



# Demonstração do Somatório

---

Série aritmética é definida como:

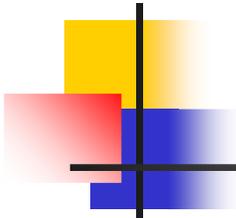
$$\sum_{j=1}^n j = 1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

Deste modo, temos:

$$\sum_{j=2}^n j = 2 + 3 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2} - 1$$

De forma similar, obtemos:

$$\sum_{j=2}^n (j-1) = \dots = \frac{n(n+1)}{2} - n = \frac{n(n+1) - 2n}{2} = \frac{n(n-1)}{2}$$



# Somatórios Úteis

$$\sum_{i=1}^n i = 1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

$$\sum_{i=0}^5 (i+1) = 1 + 2 + 3 + 4 + 5 + 6$$

$$\sum_{i=1}^n i^3 = 1^3 + 2^3 + \dots + n^3 = \left(\frac{n(n+1)}{2}\right)^2$$

$$\sum_{i=1}^n a = \underbrace{(a + a + a + \dots + a)}_{n \text{ vezes}} = na$$

$$\sum_{j=0}^n a^j = 1 + a + a^2 + a^3 + \dots + a^n = \frac{1 - a^{n+1}}{1 - a}$$

$$\sum_{k=1}^n a^k = a + a^2 + a^3 + a^4 \dots + a^n = \frac{a^{n+1} - a}{a - 1}$$

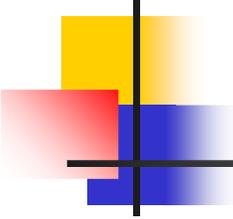
$$\sum_{i=1}^n \frac{1}{a^i} = \frac{a^n - 1}{a^{n+1} - a^n}$$

$$\sum_{k=1}^n ak = a + 2a + 3a + \dots + na = a \sum_{k=1}^n k$$

$$\sum_{i=0}^n i = 0 + \sum_{i=1}^n i = \sum_{i=1}^n i$$

$$\sum_{i=1}^n x_i^2 = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + \dots + x_n^2 \neq \left(\sum_{i=1}^n x_i\right)^2$$

$$\left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_i y_j\right) = \left(\sum_{i=1}^n x_i \sum_{j=1}^m y_j\right)$$



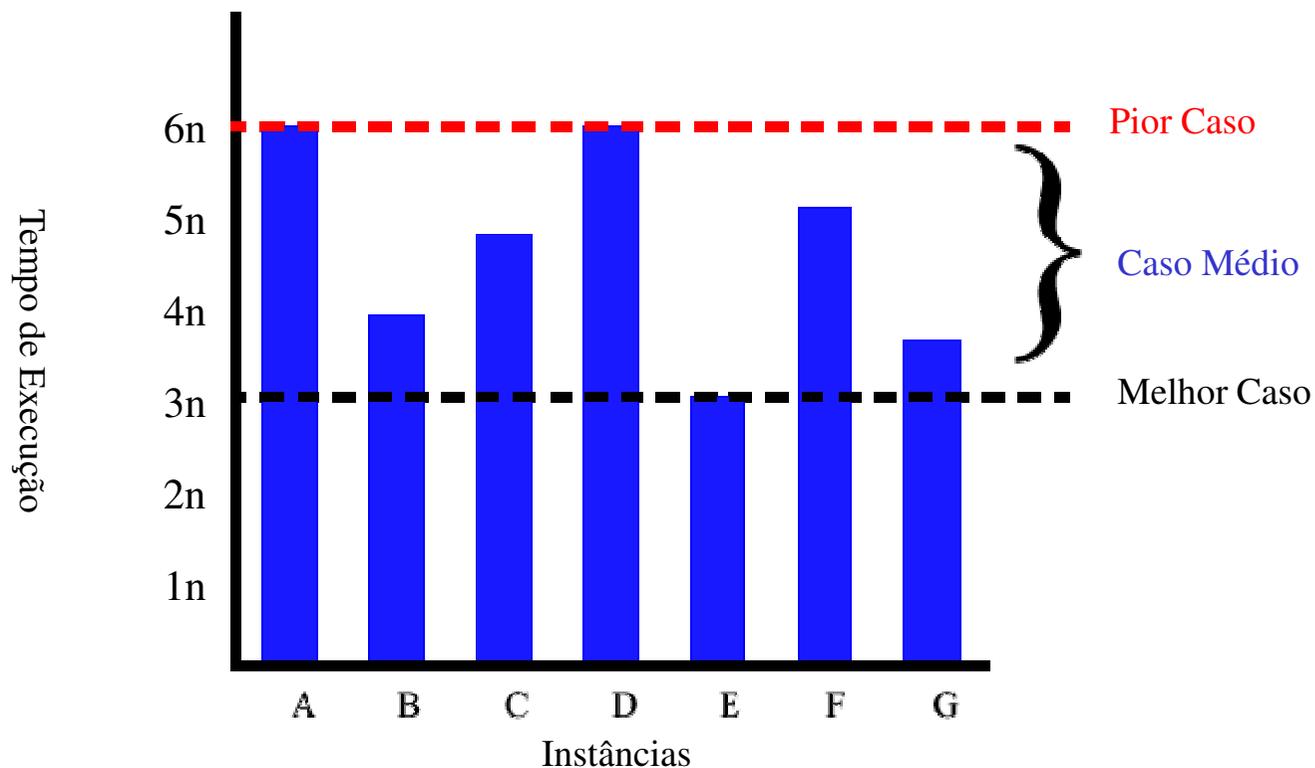
# Melhor/Pior/Médio (1)

---

- **Melhor Caso:** elementos já ordenados
  - $t_j=1$ ,  $T(n) = k_1 \cdot n$ , ou seja, tempo linear.
- **Pior caso:** elementos em ordem inversa
  - $t_j=j$ ,  $T(n) = k_2 \cdot n^2$ , ou seja, tempo quadrático
- **Tempo médio:**
  - $t_j=j/2$ ,  $T(n) = k_2 \cdot n^2$ , ou seja, tempo quadrático

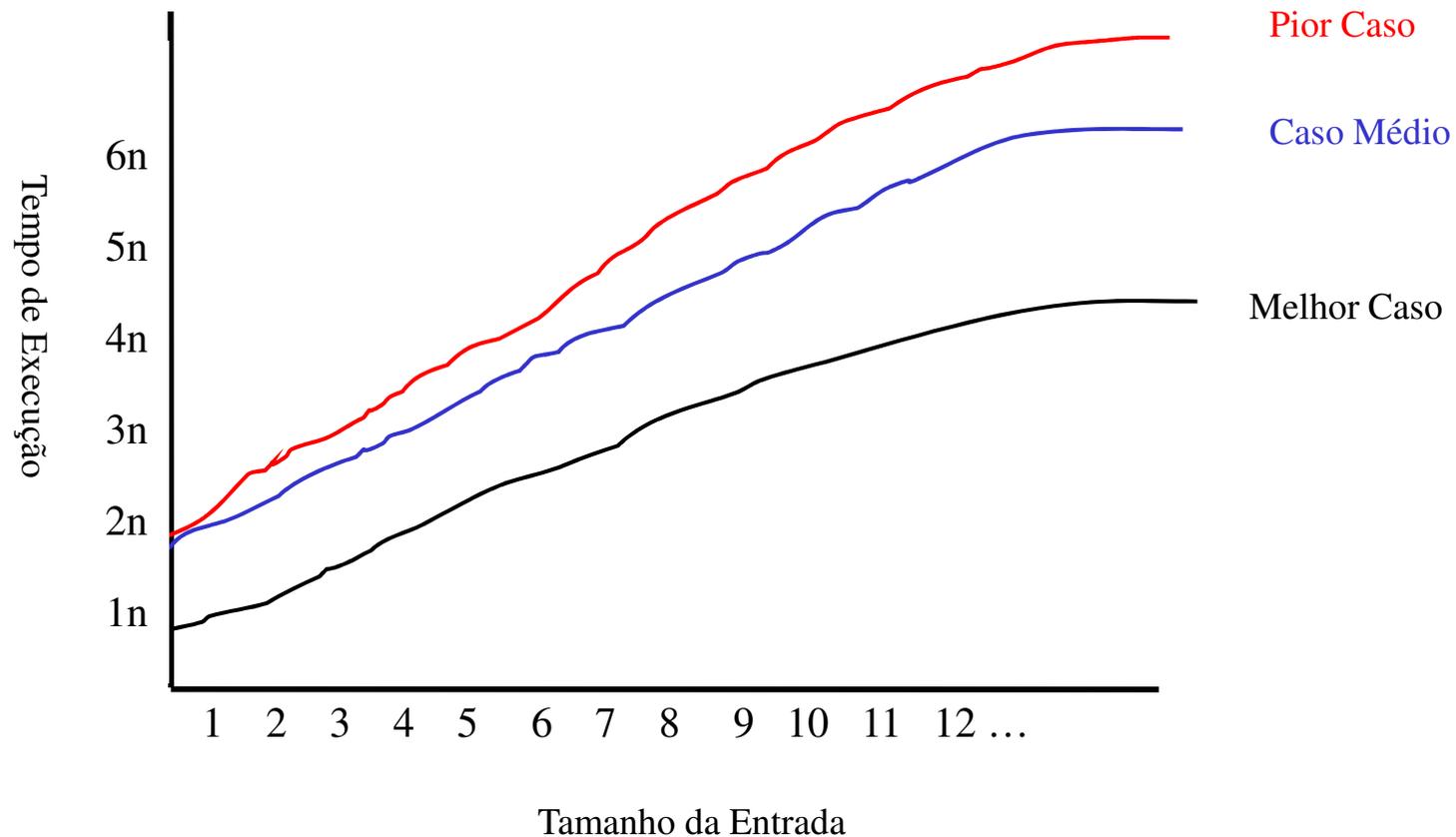
## Melhor/Pior/Médio (2)

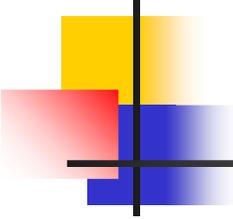
- Determinar o tempo de execução para diferentes instancias de tamanho  $n$ :



# Melhor/Pior/Médio (3)

- Para instâncias de todos os tamanhos:



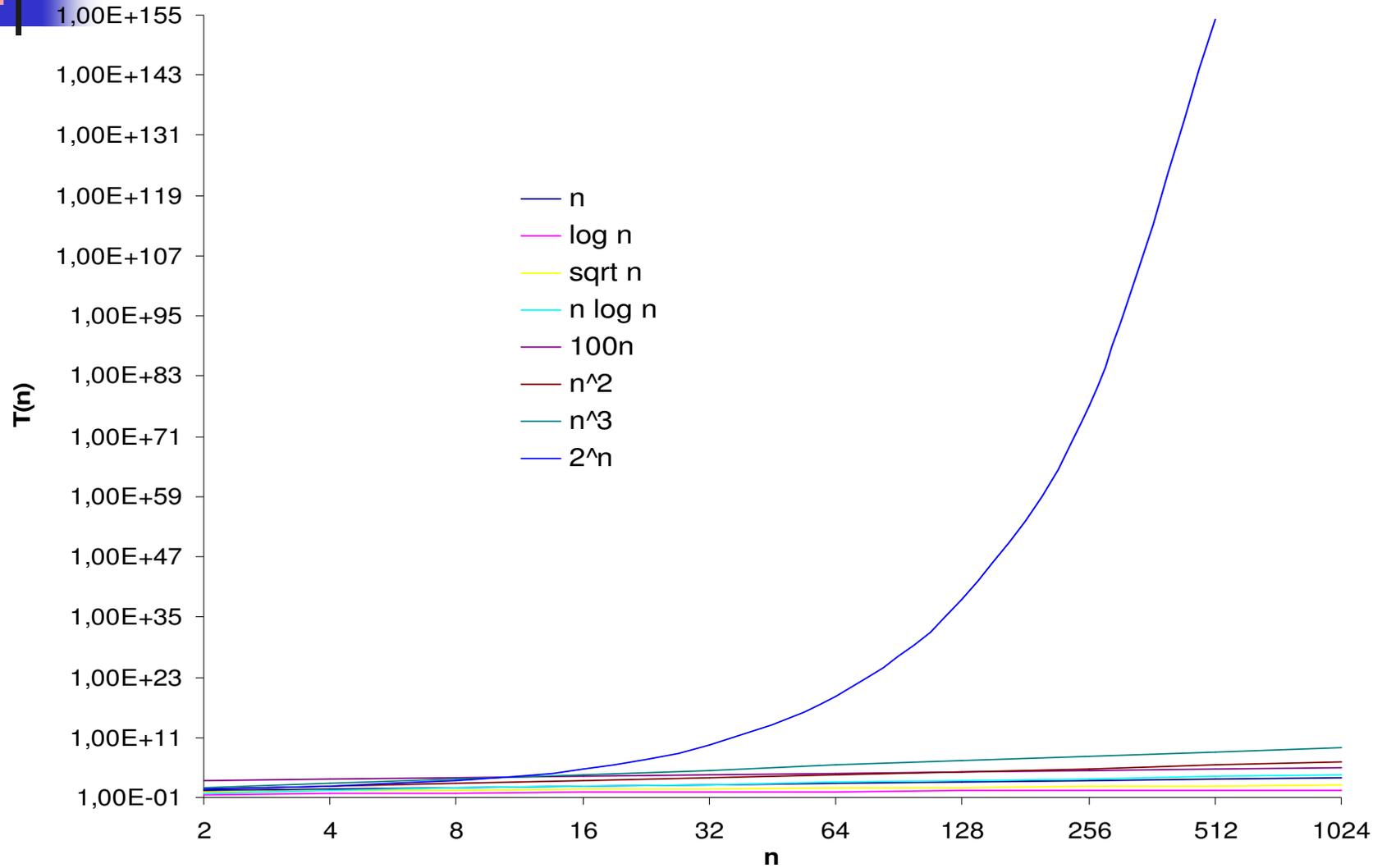


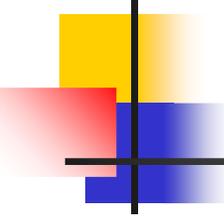
## Melhor/Pior/Médio (4)

---

- **O pior caso** é geralmente usado
  - Estabelece um limite superior na complexidade de tempo do algoritmo
  - Para alguns algoritmos o pior caso é bastante freqüente
  - Frequentemente o caso médio é tão ruim quando o pior caso
  - Encontrar o caso médio pode ser muito difícil

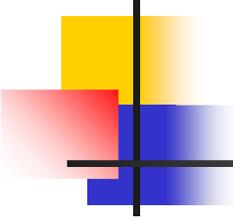
# Funções de Crescimento





# O que é razoável em computação?

	função/ $n$	10	20	50	100	300
Polinomial	$n^2$	1/10,000 segundos	1/2,500 segundos	1/400 segundos	1/100 segundos	9/100 segundos
	$n^5$	1/10 segundos	3.2 segundos	5.2 minutos	2.8 horas	28.1 dias
Exponencial	$2^n$	1/1000 segundos	1 segundos	35.7 anos	400 trilhões de séculos	Séculos de 75 dígitos
	$n^n$	2.8 horas	3.3 trilhões de anos	Séculos de 70 dígitos	Séculos de 185 dígitos	Séculos de 728 dígitos



# Exemplo 2: Busca

---

## ENTRADA

- sequência de números
- um número (consulta)

$a_1, a_2, a_3, \dots, a_n; q$

2 5 4 10 7; 5

2 5 4 10 7; 9

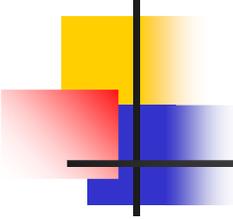
## SAÍDA

- índice do número or *NIL*

j

2

*NIL*

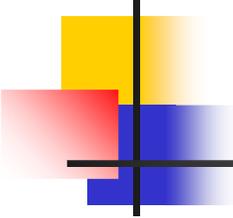


# Busca

---

```
j=1
while j<=length(A) and A[j]!=q
  do j++
if j<=length(A) then return j
else return NIL
```

- Pior caso:  $f(n)=n$ , caso-médio:  $n/2$
- Não se pode fazer melhor! Este é um limite inferior para o problema de busca em uma seqüência arbitrária



# Exemplo 2: Busca

---

## ENTRADA

- sequência de números ordenada não-descendente
- um número (consulta)

$a_1, a_2, a_3, \dots, a_n; q$

2 4 5 7 10; 5

2 4 5 7 10; 9

## SAÍDA

- o índice do número encontrado ou *NIL*

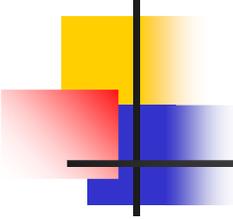
$j$

3

*NIL*

A sequência ordenada ajudou na busca?

Não, pois realizamos mais operações para encontrar o número



# Busca Binária

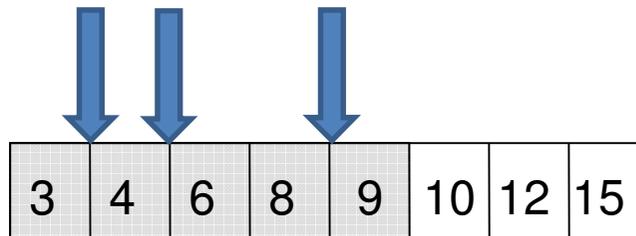
---

- Parte do pressuposto que o vetor está ordenado e realiza sucessivas divisões do espaço de busca

```
left=1
right=length(A)
do
  j=(left+right)/2
  if A[j]==q then return j
  else if A[j]>q then right=j-1
  else left=j+1
while left<=right
return NIL
```

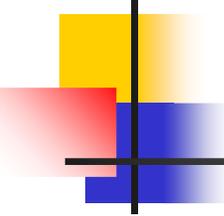
# Busca Binária – Análise

- Quantas vezes o laço é executado?
  - A cada interação o número de posições  $n$  é cortado ao meio
  - Quantas vezes se corta ao meio  $n$  para se chegar a 1?
  - $\lg_2 n$



$$\lg_2 n = x \Leftrightarrow n = 2^x$$

$$\lg_2 8 = 3$$



# Análise Assintótica

---

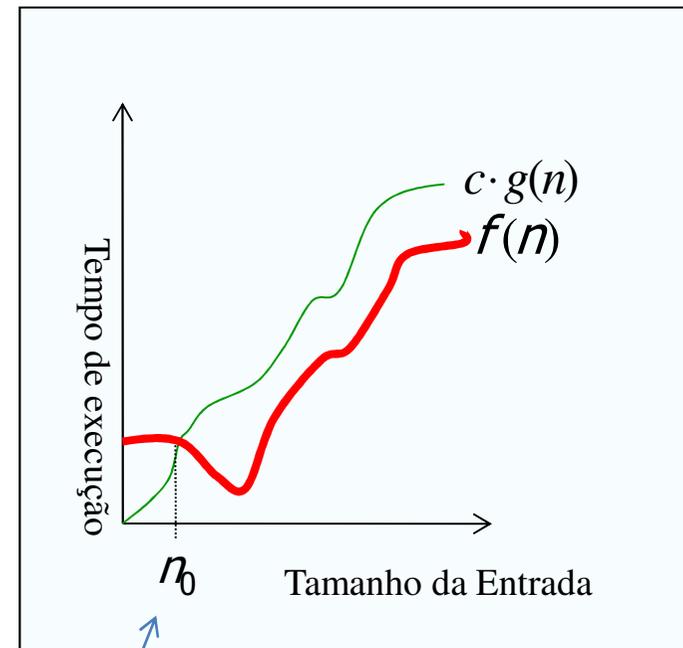
- **Objetivo:** simplificar a análise de complexidade de tempo eliminando “detalhes” que podem ser afetados por fatores de implementação ou hardware

- $3n^2 \rightarrow n^2$

- **Comportamento assintótico:** como o tempo de execução do algoritmo cresce com o tamanho da entrada

# Notação Assintótica (1)

- *Notação O* (*O* - Notation)
  - Limite assintótico superior
  - $f(n) = O(g(n))$ , se existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que  $0 \leq f(n) \leq c g(n)$  para  $n \geq n_0$
  - $f(n)$  e  $g(n)$  são funções sobre inteiros não negativos
- Usada para análise do **pior caso** (limite assintótico superior)



Para todos os valores  $n$  à direita de  $n_0$ , o valor da função  $f(n)$  está em ou abaixo de  $g(n)$

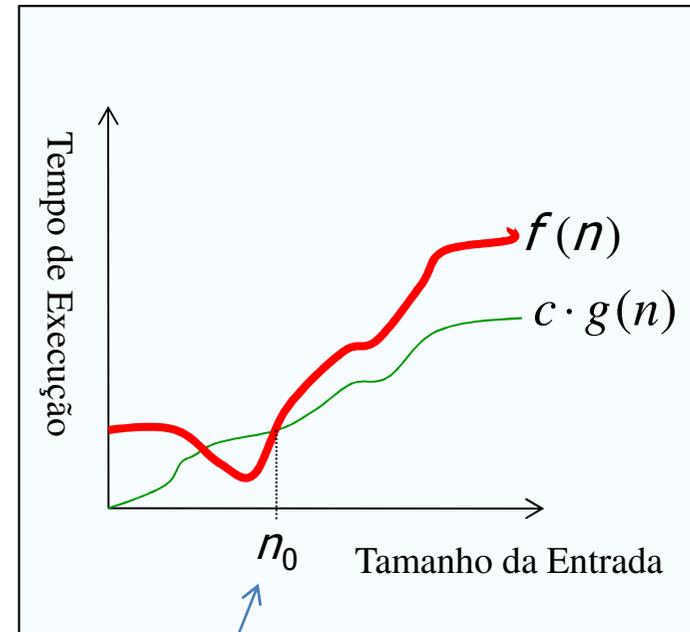
# Notação Assintótica (2)

## ■ Notação $\Omega$

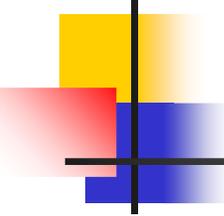
- limite assintótico inferior
- $f(n) = \Omega(g(n))$  se existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$ , tais que  $0 \leq c \cdot g(n) \leq f(n)$  para  $n \geq n_0$

■ Usada para descrever o **melhor caso** de tempos de execução ou limites inferiores de problemas algorítmicos

- P.ex., o limite inferior para busca em lista não ordenada é  $\Omega(n)$ .



Para todos os valores  $n$  à direita de  $n_0$ , o valor da função  $f(n)$  está em ou acima de  $g(n)$



## Notação Assintótica (3)

---

- Regra prática: Remover termos de menor ordem e fatores constantes.
  - $50 n \log n$  é  $O(n \log n)$
  - $7n - 3$  é  $O(n)$
  - $8n^2 \log n + 5n^2 + n$  é  $O(n^2 \log n)$
- Costuma-se utilizar aproximações de menor ordem possível
- Nota: Algoritmo assintoticamente mais eficiente será a melhor escolha exceto para entradas pequenas

# Notação Assintótica (4)

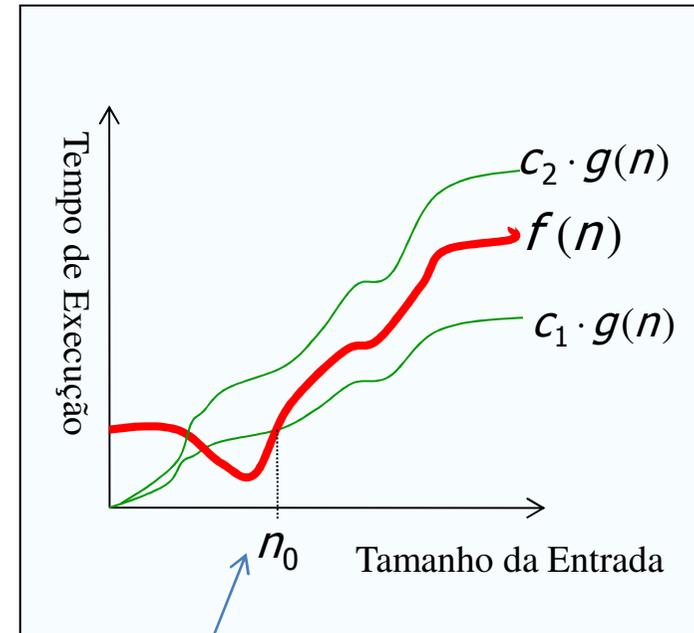
## ■ Notação $\Theta$

- Limite assintótico máximo e mínimo

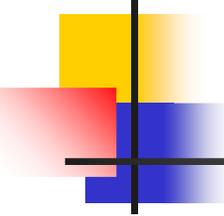
- $f(n) = \Theta(g(n))$  se existem constantes  $c_1$ ,  $c_2$ , e  $n_0$ , tais que  $0 \leq c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$  para  $n \geq n_0$

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

- $O(f(n))$  é frequente confundido com  $\Theta(f(n))$



Para todos os valores  $n$  à direita de  $n_0$ , o valor da função  $f(n)$  reside em  $c_1 g(n)$  ou acima dele e em  $c_2 g(n)$  ou abaixo desse valor



# Exercício: Notação Assintótica

- Use a definição formal de  $\Theta$  para mostrar que

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

Solução:

$$c_1 n^2 \leq \frac{1}{2}n^2 - 3n \leq c_2 n^2$$

Note que  $c_1$  e  $c_2$  devem ser **constantes positivas**

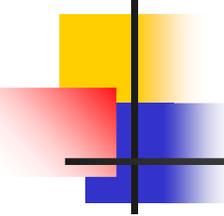
para todo  $n \geq n_0$ .

$$c_1 \leq \frac{1}{2} - \frac{3}{n} \leq c_2 \therefore c_2 = \frac{1}{2} \text{ para } n \geq 1$$

Quando  $n$  tende ao infinito, o termo  $\frac{1}{2}$  prevalece pois  $c_2$  determina o **limite superior**

$$c_1 \leq \frac{1}{2} - \frac{3}{n} \therefore c_1 = 0.5 - 0.428571 \therefore c_1 = \frac{1}{14} \text{ para } n \geq 7$$

$n=7$  é o menor valor para que  $c_1$  seja uma **constante positiva**



# Exercício: Notação Assintótica

---

- Use a definição formal de  $\Theta$  para mostrar que

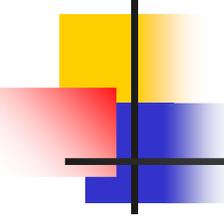
$$6n^3 \neq \Theta(n^2)$$

Solução:

$$c_1 n^2 \leq 6n^3 \leq c_2 n^2 \text{ para todo } n \geq n_0.$$

$$6n \leq c_2 \therefore n \leq \frac{c_2}{6}$$

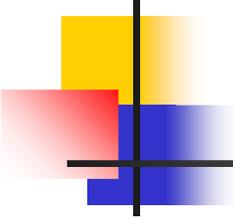
O que não pode ser válido para um valor de  $n$  arbitrariamente grande, pois  $c_2$  é uma constante



# Notação Assintótica (5)

---

- Notação  $o$  :  $f(n)=o(g(n))$ 
  - Para todo  $c$  positivo, deve existir  $n_0 > 0$ , tal que  $0 \leq f(n) < c g(n)$  para  $n \geq n_0$
  - O limite assintótico superior fornecido pela notação  $O$  pode ser ou não assintoticamente restrito
    - O limite  $2n^2 = O(n^2)$  é, mas  $2n = O(n^2)$  não é
  - Usamos a notação  $o$  para denotar um limite superior que não é assintoticamente restrito
  - Se  $f(n)=o(g(n))$ , dizemos que  $g(n)$  domina  $f(n)$
- Notação  $\omega$ :  $f(n)=\omega(g(n))$ 
  - Análoga a função  $o$  com relação à  $\Omega$



# Notação Assintótica (6)

---

- Analogia com número reais

- $f(n) = O(g(n)) \cong \square \quad f \leq g$

- $f(n) = \Omega(g(n)) \cong \square \quad f \geq g$

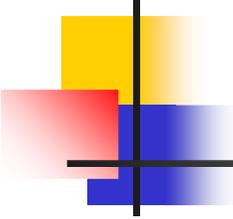
- $f(n) = \Theta(g(n)) \cong \square \quad f = g$

- $f(n) = o(g(n)) \cong \square \quad f < g$

- $f(n) = \omega(g(n)) \cong \square \quad f > g$

- Abuso de notação:

- $f(n) = O(g(n))$  indica que  $f(n) \in O(g(n))$



# Exercícios: Notação Assintótica

---

- Verifique se as afirmativas são corretas:
- No pior caso, o algoritmo de inserção é

$$\Theta(n^2) \quad \text{Verdadeiro}$$

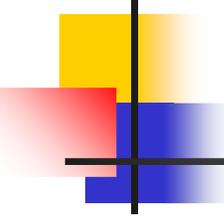
$$2^{2n} = O(2^n) \quad \text{Falso}$$

$$2^{n+1} = O(2^n) \quad \text{Verdadeiro}$$

$$\Theta(n) + \Theta(1) = \Theta(n) \quad \text{Verdadeiro}$$

$$O(n^2) + O(n^2) = O(n^2) \quad \text{Verdadeiro}$$

$$O(n) \times O(n) = O(n) \quad \text{Falso}$$



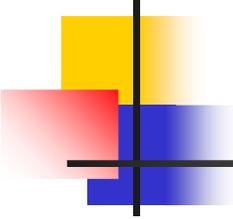
## Exercício: *Bubble Sort*

---

- Determine o tempo de execução do algoritmo de *bubble sort*

```
1 para i=1 até n
2   faça para j=n até i+1
3     faça se A[j] < A[j-1]
4       então trocar A[j]↔ A[j-1]
```

- Qual é o tempo de execução no pior caso? Como ele se compara ao tempo de execução da ordenação por inserção?
- Enuncie um loop invariante para o loop das linhas 1 a 4



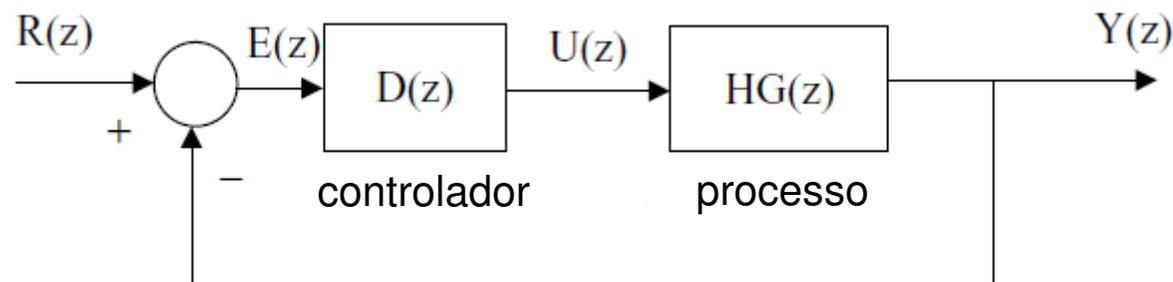
# Implmentação do *Bubble Sort*

- Compare o tempo de execução da ordenação por inserção com o *bubble sort*

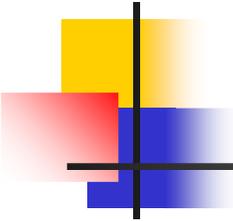
```
#define SIZE 140
int item[SIZE];
void bubblesort() {
int a, b, t;
    for(a = 1; a < SIZE; ++a) {
        for(b = SIZE-1; b >= a; --b) {
            /* compare adjacent elements */
            if (b-1 < SIZE && b < SIZE){
                if(item[ b - 1] > item[ b ]){
                    /* exchange elements */
                    t = item[ b - 1];
                    item[ b - 1] = item[ b ];
                    item[ b ] = t;
                }
            }
        }
    }
}
```

# Controladores Digitais

- Controladores digitais podem ser implementados por computadores, microprocessadores ou DSPs
- A função de transferência pode ser representada por uma relação de dois polinômios



$$D(z) = \frac{U(z)}{E(z)} = \frac{\sum_{j=0}^n b_j z^{-j}}{1 + \sum_{j=1}^n a_j z^{-j}}$$



# Controladores Digitais: Exemplo

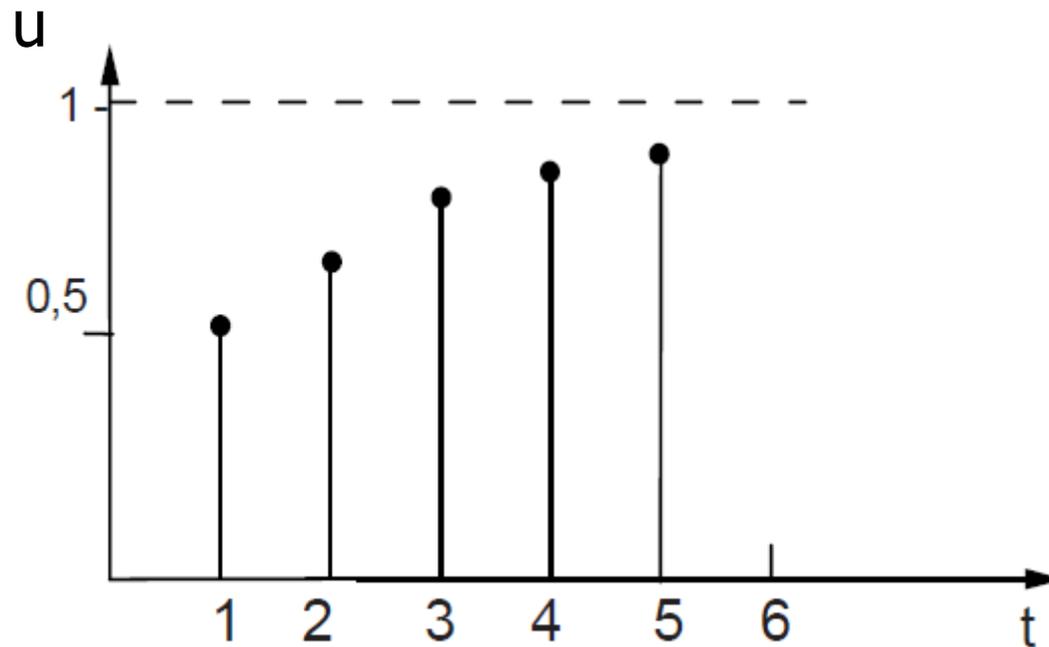
- Considere o seguinte controlador digital representado por uma equação de diferença ( $b_1=0.5$  e  $a_1=-0.5$ )

$$u(z) \times (1 + a_1 z^{-1}) = e(z) (b_0 + b_1 z^{-1})$$
$$u(t) + a_1 u(t-1) = b_0 e(t) + b_1 e(t-1)$$
$$u(t) = -a_1 u(t-1) + b_1 e(t-1)$$
$$e(t) = \begin{cases} 0, & t < 0 \\ 1, & t \geq 0 \end{cases}$$

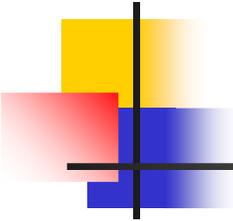
- Os valores de saída para diferentes instantes são:

t	0	1	2	3	4	5
u(t)	0	0.5	0.75	0.875	0.937	0.969

# Controladores Digitais: Exemplo



- A resposta obtida assemelha-se a resposta ao degrau de um sistema de primeira ordem de tempo contínuo



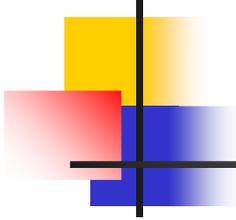
# Controladores Digitais: Exemplo

- Considere agora os seguintes coeficientes para a equação de diferença ( $b_1=1.5$  e  $a_1=0.5$ )

$$u(t) = -a_1 u(t-1) + b_1 e(t-1)$$
$$u(t) = -0.5 u(t-1) + 1.5 e(t-1)$$
$$e(t) = \begin{cases} 0, & t < 0 \\ 1, & t \geq 0 \end{cases}$$

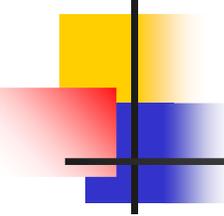
- Os valores de saída para diferentes instantes são:

T	0	1	2	3	4	5
u(t)	0	1.5	0.75	1.125	0.937	1.062



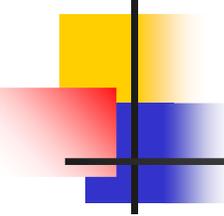
# Implementação de Controladores Digitais em ANSI-C (1)

```
#include <assert.h>
#include <stdio.h>
const int xLen = 10;
const int Alen = 2;
const int Blen = 1;
int main() {
    float A[] = {1.0f, -0.5f};
    float B[] = {0.5f};
    int i,j;
    float x[xLen];
    float x_aux[xLen];
    float y[xLen];
    float y_aux[xLen];
```



# Implementação de Controladores Digitais em ANSI-C (2)

```
for(i=0;i<xLen;i++) {  
    x[i]=1;  
    x_aux[i]=0;  
    y_aux[i]=0;  
}  
for(i=0;i<xLen;i++) {  
    y[i] = 0; //clear y  
    /* Updating past x values */  
    for (j=Blen-1;j>=1;j--)  
        x_aux[j] = x_aux[j-1];  
    x_aux[0] = x[i];  
    /* Num, x values */  
    for(j = 0; j < Blen; j++)  
        y[i] = y[i] + B[j]*x_aux[j];  
}
```



# Implementação de Controladores Digitais em ANSI-C (3)

```
/* Den, y values */  
for(j=0;j<Alen-1;j++)  
    y[i] = y[i] - A[j+1]*y_aux[j];  
/* Updating past y values */  
for(j=Alen-2;j>=1;j--)  
    y_aux[j] = y_aux[j-1];  
y_aux[0] = y[i];  
}
```

