

# ACH2002

## Aula 10

# Técnicas de Desenvolvimento de Algoritmos - **Divisão e Conquista** **(equações de recorrência)**

(adaptados dos slides de aula da Profa. Fátima L. S. Nunes)

# Aula passada

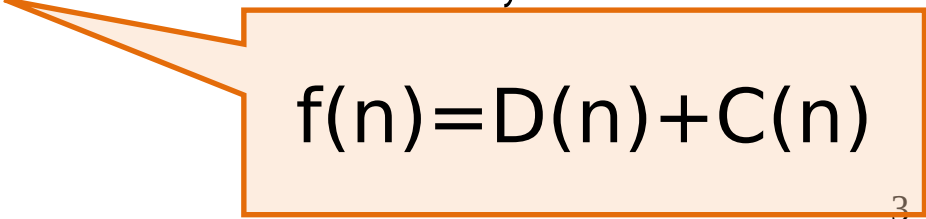
- Algoritmo de ordenação Mergesort (ordenação por **intercalação**)
  - Versão recursiva (divisão e conquista) –  $\Theta(n \lg n)$
  - Versão iterativa –  $\Theta(n \lg n)$
- Equações de recorrência

# Paradigma Dividir e conquistar

- Chamando o tempo de **dividir** e **combinar** de  $D(n)$  e  $C(n)$ , respectivamente:
- $T(n) = aT(n/b) + D(n) + C(n)$
- Considerando que para  $n$  suficiente pequeno  $T(n) = O(1)$  (quando paramos de dividir)

$$T(n) = \begin{cases} O(1), n \leq c \\ aT(n/b) + D(n) + C(n), \text{caso contrário} \end{cases}$$

$$T(n) = \begin{cases} O(1), n \leq c \\ aT(n/b) + f(n), \text{caso contrário} \end{cases}$$


$$f(n) = D(n) + C(n)$$

# Complexidade de tempo do MergeSort (cálculo “por intuição”)

$$T(n) = \begin{cases} c & \text{if } n = 1, \\ 2T(n/2) + cn & \text{if } n > 1, \end{cases}$$

mergeSort (A, p, r)

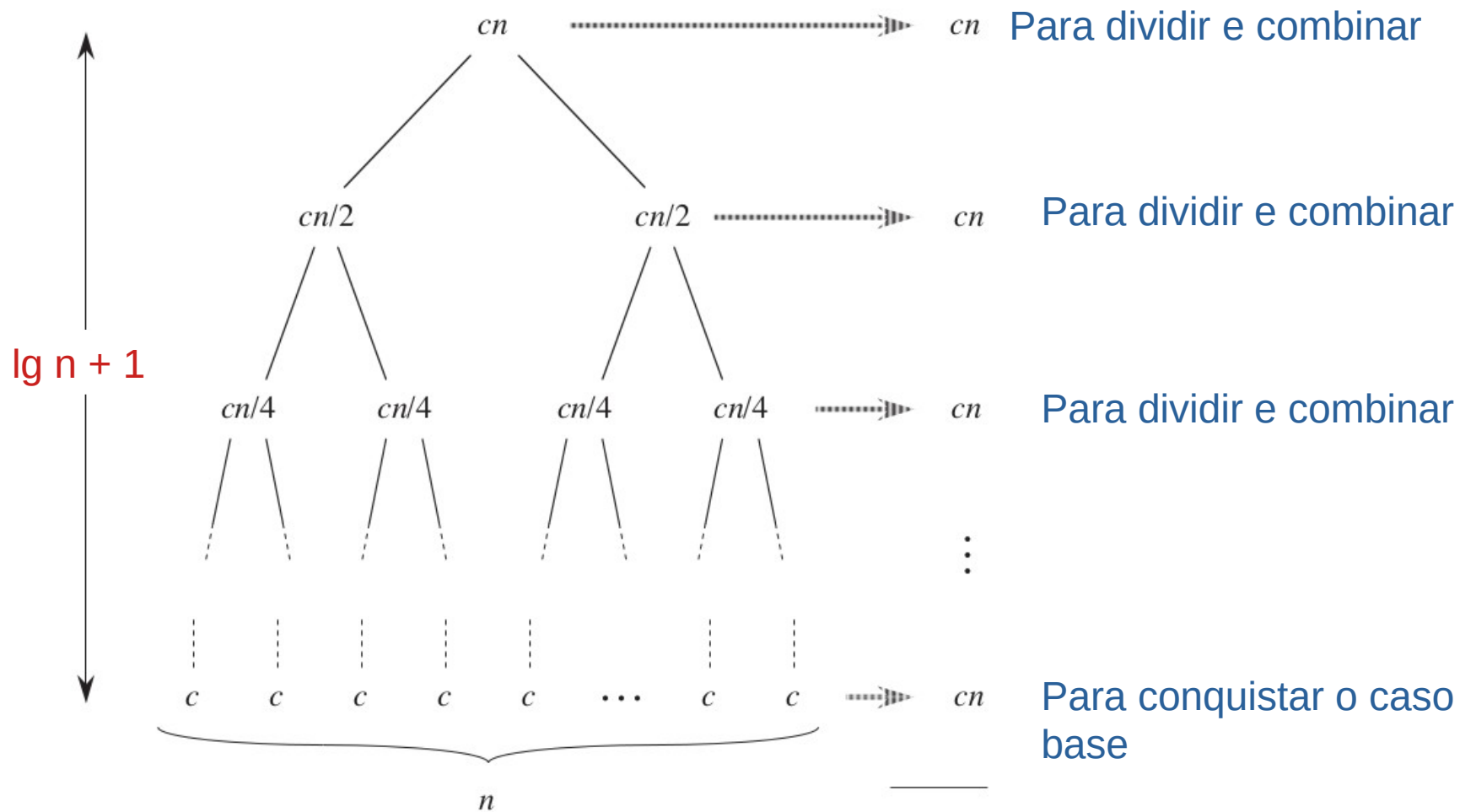
se  $p < r$

$q \leftarrow \lfloor (p+r)/2 \rfloor$

mergeSort(A, p, q)

mergeSort(A, q+1, r)

merge(A, p, q, r)



Total:  $cn (\lg n + 1) = O(n \lg n)$

# Aula de hoje

- Versão recursiva da busca binária (divisão e conquista)
- Resolução de equações de recorrência (não só para quando os subproblemas são disjuntos, mas para toda solução recursiva)

# Complexidade de tempo do MergeSort

```
mergeSort (A, p, r)
se p < r
  q ← ⌊(p+r)/2⌋
  mergeSort(A, p, q)
  mergeSort(A, q+1, r)
  merge(A, p, q, r)
```

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & \text{if } n = 1, \\ 2T(n/2) + \Theta(n) & \text{if } n > 1. \end{cases}$$

E quanto é isso afinal?

Veremos técnicas para resolver equações de recorrências,  
mas esta dá para resolver intuitivamente...

**Então vamos ver agora!**

**Primeiro: vamos treinar escrever as equações de recorrência para os algoritmos**

**Como seria a versão recursiva do  
algoritmo de busca binária?  
A solução é também do tipo  
“dividir e conquistar”**

# Busca binária - versão iterativa (para lembrarmos)

```
// Busca binaria em lista ordenada
int buscaBin(TIPOCHAVE ch, LISTA l)
{
```

```
    int inf, sup, meio;
```

```
    inf = 0;
```

```
    sup = l.nroElem - 1;
```

```
    while(inf <= sup)
```

```
    {
```

```
        meio = ((inf + sup) / 2);
```

```
        if(l.A[meio].chave == ch) return(meio); // achou
```

```
        else
```

```
        {
```

```
            if(l.A[meio].chave < ch) inf = meio + 1;
```

```
            else sup = meio - 1;
```

```
        }
```

```
    }
```

```
    return(-1);
```

0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	2	3	4	5	6	7	8	9

Inf				Meio				Sup
0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	2	3	4	5	6	7	8	9

Inf	Meio		Sup					
0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	2	3	4	5	6	7	8	9

		Meio	Inf	Sup				
0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	2	3	4	5	6	7	8	9

Ex: busca do nr 3

[encurtador.com.br/uvBCO0]



# Busca binária - versão recursiva do tipo “dividir e conquistar”

```
1.  int buscaBinaria(int valor, int[] vetor, int esq, int dir){
2.      int meio;
3.      if (esq <= dir) {
4.          meio = (esq + dir) / 2;
5.          if (valor == vetor[meio]) return meio;
6.          if (valor < vetor[meio]) {
7.              dir = meio - 1;
8.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
9.          } else { /* valor > vetor[meio] */
10.              esq = meio + 1;
11.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
12.          }
13.      } else return -1; /* retorna -1 se o valor nao for encontrado */
14.  }
```

Note como os subproblemas são disjuntos!

# Complexidade de algoritmos recursivos

- Como calcular a complexidade temporal de algoritmos recursivos?
- devemos considerar as chamadas para o próprio método
- já sabemos que a abordagem *dividir e conquistar* gera  $T(n)$  como uma equação de recorrência.
- precisamos analisar o algoritmo e definir a forma de  $T(n)$ , de acordo com este conceito.

```
1.  int buscaBinaria(int valor, int[] vetor, int esq, int dir){
2.      int meio;
3.      if (esq <= dir) {
4.          meio = (esq + dir) / 2;
5.          if (valor == vetor[meio]) return meio;
6.          if (valor < vetor[meio]) {
7.              dir = meio - 1;
8.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
9.          } else { /* valor > vetor[meio] */
10.              esq = meio + 1;
11.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
12.          }
13.      } else return -1; /* retorna -1 se o valor nao for encontrado */
14. }
```

# Equações de recorrência

## ■ Custos da busca binária:

### ■ Qual o pior caso?

- Quando o valor não está no vetor

### ■ Qual é a operação que mais ocorre?

- inspeções do elemento – comparações de valor com vetor[meio]

### ■ Quando $n = 1$ , quanto vale $T(n)$ ?

$T(n) = 2$  comparações >>>> Se não for igual, comparo se menor

### ■ Quando $n > 1$ , quanto vale $T(n)$ ?

—————> Exemplo de quando  $a \neq b$

- $T(n) = T(n/2) + O(1)$  >>>> Sigo só um ramo da bifurcação

```
1.  int buscaBinaria(int valor, int[] vetor, int esq, int dir){
2.      int meio;
3.      if (esq <= dir) {
4.          meio = (esq + dir) / 2;
5.          if (valor == vetor[meio]) return meio;
6.          if (valor < vetor[meio]) {
7.              dir = meio - 1;
8.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
9.          } else { /* valor > vetor[meio] */
10.              esq = meio + 1;
11.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
12.          }
13.      } else return -1; /* retorna -1 se o valor nao for encontrado */
14. }
```

# Equações de recorrência

## ■ Custos da busca binária:

### ■ Qual o pior caso?

- Quando o valor não está no vetor

### ■ Qual é a operação que mais ocorre?

- inspeções do elemento – comparações de valor com vetor[meio]

### ■ Quando $n = 1$ , quanto vale $T(n)$ ?

$T(n) = 2$  comparações >>>> Se não for igual, comparo se menor

### ■ Quando $n > 1$ , quanto vale $T(n)$ ?

—————> Exemplo de quando  $a \neq b$

- $T(n) = T(n/2) + O(1)$  >>>> Sigo só um ramo da bifurcação

```
1.  int buscaBinaria(int valor, int[] vetor, int esq, int dir){
2.      int meio;
3.      if (esq <= dir) {
4.          meio = (esq + dir) / 2;
5.          if (valor == vetor[meio]) return meio;
6.          if (valor < vetor[meio]) {
7.              dir = meio - 1;
8.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
9.          } else { /* valor > vetor[meio] */
10.              esq = meio + 1;
11.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
12.          }
13.      } else return -1; /* retorna -1 se o valor nao for encontrado */
14. }
```

# Equações de recorrência

## ■ Custos da busca binária:

### ■ Qual o pior caso?

- Quando o valor não está no vetor

### ■ Qual é a operação que mais ocorre?

- inspeções do elemento – comparações de valor com vetor[meio]

### ■ Quando $n = 1$ , quanto vale $T(n)$ ?

$T(n) = 2$  comparações >>>> Se não for igual, comparo se menor

### ■ Quando $n > 1$ , quanto vale $T(n)$ ?

—————> Pelo cálculo “intuitivo”:  $O(\lg n)$

- $T(n) = T(n/2) + O(1)$  >>>> Sigo só um ramo da bifurcação

```
1.  int buscaBinaria(int valor, int[] vetor, int esq, int dir){
2.      int meio;
3.      if (esq <= dir) {
4.          meio = (esq + dir) / 2;
5.          if (valor == vetor[meio]) return meio;
6.          if (valor < vetor[meio]) {
7.              dir = meio - 1;
8.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
9.          } else { /* valor > vetor[meio] */
10.              esq = meio + 1;
11.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
12.          }
13.      } else return -1; /* retorna -1 se o valor nao for encontrado */
14. }
```

# Equações de recorrência

## ■ Custos da busca binária:

### ■ Qual o pior caso?

- Quando o valor não está no vetor

### ■ Qual é a operação que mais ocorre?

- inspeções do elemento – comparações de valor com vetor[meio]

### ■ Quando $n = 1$ , quanto vale $T(n)$ ?

$T(n) = 2$  comparações >>>> Se não for igual, comparo se menor

### ■ Quando $n > 1$ , quanto vale $T(n)$ ?

- $T(n) = T(n/2) + O(1)$  >>>> Sigo só um ramo da bifurcação

Vamos aprender a achar a complexidade de outra forma: expandindo a recorrência

```
1.  int buscaBinaria(int valor, int[] vetor, int esq, int dir){
2.      int meio;
3.      if (esq <= dir) {
4.          meio = (esq + dir) / 2;
5.          if (valor == vetor[meio]) return meio;
6.          if (valor < vetor[meio]) {
7.              dir = meio - 1;
8.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
9.          } else { /* valor > vetor[meio] */
10.              esq = meio + 1;
11.              return binaria(valor, vetor, esq, dir);
12.          }
13.      } else return -1; /* retorna -1 se o valor nao for encontrado */
14.  }
```

# Equações de recorrência

# Equações de recorrência

■ Como encontrar a complexidade desta equação (**resolver a equação**)?

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{sen} = 1 \\ T(n/2) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$



# Equações de recorrência

Como encontrar a complexidade desta equação (**resolver a equação**)?

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n = 1 \\ T(n/2) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Vamos tentar expandi-la até achar a “cara” dela em função de  $i$  (nr de divisões):

Preciso achar o  $i$  que faz o parâmetro de  $T$  cair no caso base da equação de recorrência (neste exemplo  $n = 1$ ), para poder parar de expandi-la e calcular finalmente seu valor

$$T(n) = T(n/2) + O(1)$$

$$T(n) = T(n/4) + O(1) + O(1)$$

$$T(n) = T(n/8) + O(1) + O(1) + O(1)$$

...

$$T(n) = T(n/2^i) + i * O(1)$$

Quando (para qual  $i$ )  $n/2^i = 1$ ?

$$2^i = n \Rightarrow i = \log_2 n$$

# Equações de recorrência

$$T(n) = T(n/2) + O(1)$$

$$T(n) = T(n/4) + O(1) + O(1)$$

$$T(n) = T(n/8) + O(1) + O(1) + O(1)$$

...

$$T(n) = T(n/2^i) + i * O(1)$$

Até  $i = \log_2 n$

Substituindo  $T(n/2^i)$  por  $T(1)$  na última equação de  $T(n)$ , temos:  $T(n) = T(1) i * O(1)$

Mas  $T(1) = O(1)$  (definida na base da equação)

$$\Rightarrow T(n) = (i+1) * O(1)$$

Usando operação  $f(n) * O(g(n)) = O(f(n)g(n))$  da notação  $O$ , temos:

$$T(n) = O((i+1) * 1)$$

que é igual a:

$$T(n) = O(i)$$

Lembrando que  $i = \log_2 n$ :

$$T(n) \in O(\log_2 n)$$

$$T(n) = \begin{cases} O(1), \text{sen} = 1 \\ T(n/2) + O(1), \text{caso contrário} \end{cases}$$

# Equações de recorrência

## Busca sequencial recursiva

- Pior caso? valor não está no *array*
- $T(n)$  para  $n = 0$ ?  $O(1)$  —————> Note que neste caso a base é  $n = 0$  !!!!
- $T(n)$  para  $n > 0$ ?  $T(n-1) + O(1)$

Recebe  $x$ ,  $v$  e  $n \geq 0$  e devolve  $k$  tal que  $0 \leq k < n$  e  $v[k] = x$ .  
Se tal  $k$  não existe, devolve  $-1$ .

```
int BuscaR (int x, int v[], int n) {  
    if (n == 0) return -1;  
    if (x == v[n-1]) return n - 1;  
    return BuscaR (x, v, n - 1);  
}
```

# Equações de recorrência

## Busca sequencial recursiva

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n=0 \\ T(n-1) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

$$T(n) = T(n-1) + O(1)$$

$$T(n) = T(n-2) + O(1) + O(1)$$

...

$$T(n) = T(n-i) + i * O(1)$$

Quando  $n - i = 0$ ?

$\Rightarrow i = n$

$$T(n) = T(0) + n * O(1)$$

$$\text{Mas } T(0) = O(1)$$

$$T(n) = O(1) + n * O(1)$$

$$T(n) = (n+1) * O(1)$$

Portanto:  $T(n) \in O(n)$

```
int BuscaR (int x, int v[], int n) {  
    if (n == 0) return -1;  
    if (x == v[n-1]) return n - 1;  
    return BuscaR (x, v, n - 1);  
}
```

# Equações de recorrência

## Torres de Hanói

- O jogo **Torres de Hanói** é um quebra-cabeça que consiste em um conjunto de  $N$  discos de tamanhos diferentes e 3 pinos verticais, nos quais os discos devem ser encaixados.
- Cada pino pode conter uma pilha com qualquer quantidade de discos, desde que cada disco não seja colocado sobre outro disco menor.
- Configuração inicial: todos os discos no pino 1.
- Objetivo: mover todos os discos para um dos outros discos, sempre obedecendo a restrição de não colocar um disco sobre outro menor.



# Alguns métodos recursivos (Java)

## Torres de Hanói

**n = nro**

```
void hanoi(char ori, char dst, char aux, int nro) {  
    if(nro == 1) {  
        System.out.print("Move de " + ori);  
        System.out.println(" para " + dst);  
    }  
    else {  
        hanoi(ori, aux, dst, nro-1);  
        hanoi(ori, dst, aux, 1);  
        hanoi(aux, dst, ori, nro-1);  
    }  
}
```



# Equações de recorrência

## Torre de Hanói recursiva

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n=1 \\ 2T(n-1) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

$$T(n) = 2T(n-1) + O(1)$$

$$T(n) = 4T(n-2) + (2+1)*O(1)$$

$$T(n) = 8T(n-3) + (4+2+1)*O(1)$$

...

$$T(n) = 2^i T(n-i) + (2^i - 1) * O(1)$$

Soma da PG

**n = nro**

$$n - i = 1 \Rightarrow i = n - 1$$

$$T(n) = 2^{n-1} * T(1) + (2^{n-1} - 1) * O(1)$$

$$\text{Mas } T(1) = O(1)$$

$$T(n) = (2^{n-1+1} - 1) * O(1)$$

$$T(n) = (2^n - 1) * O(1)$$

Portanto:  $T(n) \in O(2^n)$

```
void hanoi(char ori, char dst, char aux, int nro) {  
    if(nro == 1) {  
        System.out.print("Move de " + ori);  
        System.out.println(" para " + dst);  
    }  
    else {  
        hanoi(ori, aux, dst, nro-1);  
        hanoi(ori, dst, aux, 1);  
        hanoi(aux, dst, ori, nro-1);  
    }  
}
```

# Equações de recorrência

## Torre de Hanói recursiva

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n=1 \\ 2T(n-1) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

$$T(n) = 2T(n-1) + O(1)$$

$$T(n) = 4T(n-2) + (2+1)*O(1)$$

$$T(n) = 8T(n-3) + (4+2+1)*O(1)$$

...

$$T(n) = 2^i T(n-i) + (2^i - 1) * O(1)$$

Soma da PG

Note o que acontece com recursividade quando tenho mais de uma chamada em subproblemas não disjuntos...

**n = nro**

$$n - i = 1 \Rightarrow i = n - 1$$

$$T(n) = 2^{n-1} * T(1) + (2^{n-1} - 1) * O(1)$$

$$\text{Mas } T(1) = O(1)$$

$$T(n) = (2^{n-1+1} - 1) * O(1)$$

$$T(n) = (2^n - 1) * O(1)$$

$$\text{Portanto: } T(n) \in O(2^n)$$

```
void hanoi(char ori, char dst, char aux, int nro) {  
    if(nro == 1) {  
        System.out.print("Move de " + ori);  
        System.out.println(" para " + dst);  
    }  
    else {  
        hanoi(ori, aux, dst, nro-1);  
        hanoi(ori, dst, aux, 1);  
        hanoi(aux, dst, ori, nro-1);  
    }  
}
```



# Equações de recorrência

- Já vimos como escrever  $T(n)$  na forma de uma equação de recorrência, a partir da análise do algoritmo.
- Também já sabemos resolver equações de recorrência para algumas casos, considerando sua **expansão**, isto é, obter limites assintóticos para  $T(n)$ .
- O problema é:
  - É trivial expandir equações de recorrência? **Mais ou menos...**
  - Sempre é possível resolver equações de recorrência com expansão? **NÃO!!!**
  - **Há outras formas para encontrar a complexidade assintótica de equações de recorrência**

# Equações de recorrência

- Há basicamente 3 outros métodos para resolver equações de recorrência
  - Método de substituição
  - Árvore de recursão – não veremos formalmente este (ver exemplo do Mergesort- Sugestão: livro Cormen)
  - Método mestre

# Eq. recorrência - Método de substituição

- Passos a serem seguidos:
  1. Supor um limite hipotético (um chute)
  2. Usar **indução matemática** para provar que a suposição está correta

- Exemplo:

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n = 1 \\ 2T(n/2) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- Passo 1: Supor que  $T(n) \in O(n \log n)$  (parece a eq do MergeSort – sl 4)
- O passo 2 consiste em provar que  $T(n) \leq c(n \log n)$  para algum  $c > 0$  e  $n \geq n_0$ .

# Eq. recorrência - Método de substituição

- Exemplo:

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n = 1 \\ 2T(n/2) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- Supor que  $T(n) \in O(n \log n)$
- O passo 2 consiste em provar que  $T(n) \leq c(n \log n)$  para algum  $c > 0$  e  $n \geq n_0$ .

# Eq. recorrência - Método de substituição

Exemplo:

$$T(n) = \begin{cases} O(1), \text{ se } n=1 \\ 2T(n/2) + O(1), \text{ caso contrário} \end{cases}$$

- Supor que  $T(n) \in O(n \log n)$
- O passo 2 consiste em provar que  $T(n) \leq c(n \log n)$  para algum  $c > 0$  e  $n \geq n_0$ .
- **Base da indução:** temos que provar que  $T(1) \leq c(1 \log 1)$
- Mas, conforme definido acima,  $T(1) = O(1)$ , digamos  $T(1) = 1$
- $O(1) \leq c(1 \log 1)$  é falso, pois  $O(1)$  é pelo menos 1, e  $\log 1 = 0$ ...

# Eq. recorrência - Método de substituição

Exemplo:

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n=1 \\ 2T(n/2) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- Supor que  $T(n) \in O(n \log n)$
- O passo 2 consiste em provar que  $T(n) \leq c(n \log n)$  para algum  $c > 0$  e  $n \geq n_0$ .
- **Base da indução:** temos que provar que  $T(1) \leq c(1 \log 1)$
- Mas, conforme definido acima,  $T(1) = O(1)$ , digamos  $T(1) = 1$
- $O(1) \leq c(1 \log 1)$  é falso, pois  $O(1)$  é pelo menos 1, e  $\log 1 = 0 \dots$
- MAS, a notação assintótica exige que provemos  $T(n) \leq c(n \log n)$  para  $n$  maior ou igual que uma constante  $n_0$  de **nossa** escolha.
- Se escolhermos novo passo base (da indução), (ex:  $n_0 = 2$ ), então para  $n \geq 2$   
$$T(2) \leq c(2 \log 2), \text{ isto é, } T(2) \leq 2c$$

Pela equação de recorrência 1,  $T(1) = O(1)$ . Logo,  $T(2) = 2T(1) + O(1) = O(3) \leq 2c$

A constante  $c$  escolhida tem que valer para o passo base e para o passo indutivo...

Então vamos fazer o passo indutivo:

# Eq. recorrência - Método de substituição

Exemplo:

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n=1 \\ 2T(n/2) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- Supor que  $T(n) \in O(n \log n)$
- O passo 2 consiste em provar que  $T(n) \leq c(n \log n)$  para algum  $c > 0$  e  $n \geq n_0$ .
- **Passo indutivo:** assumindo que  $T(n/2) \leq c(n/2 \log n/2)$  (**hipótese da indução**)

$$T(n) \leq 2(c(n/2 \log n/2)) + n$$

$$T(n) \leq cn(\log n/2) + n$$

- Manipulando somente o lado direito da inequação:

$$= cn \log n - cn \log 2 + n$$

$$= cn \log n - cn + n$$

$$= cn \log n - n(c - 1)$$

- Se escolhermos  $c \geq 1$  e  $n_0 = 1$ , a parcela  $(n(c-1))$  vai diminuir a parcela  $(cn \log n)$ , então podemos afirmar que:  $T(n) \leq cn \log n$

E ficaria provado o passo indutivo (mas falta completar a base)

# Voltando para nosso passo base...

Exemplo:

$$T(n) = \begin{cases} O(1), & \text{se } n=1 \\ 2T(n/2) + O(1), & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- Supor que  $T(n) \in O(n \log n)$
- O passo 2 consiste em provar que  $T(n) \leq c(n \log n)$  para algum  $c > 0$  e  $n \geq n_0$ .
- **Base da indução:** temos que provar que  $T(1) \leq c(1 \log 1)$
- Se escolhermos novo passo base (da indução), (ex:  $n_0 = 2$ ), então para  $n \geq 2$   
$$T(2) \leq c(2 \log 2), \text{ isto é, } T(2) \leq 2c$$

$$T(2) = 2T(1) + O(1) = O(3) \leq 2c$$

A constante  $c$  escolhida tem que valer para o passo base e para o passo indutivo

Se cada  $O(1)$  levasse por exemplo tempo = 1,  $T(2) = 3 \leq 2c$

Escolhendo  $c \geq 2$  temos que  $T(2) = 3 \leq 2c$ , ou seja, o passo base foi provado

(note que  $c = 2$  e  $n_0 = 2$  valem para o passo base e o passo indutivo).

Portanto:

$$T(n) \in O(n \log n)$$



# Exercícios - 1

- Use o Método de Substituição para provar que:

1.  $T(n) = T(n-1) + n = O(n^2)$

2.  $T(n) = T(\lceil n/2 \rceil) + 1 = O(\lg n).$

$$T(n) = 2T(\lfloor n/2 \rfloor) + n = \Theta(n \lg n)$$

Obs: considerem que  $T(n) = O(1)$  para  $n = 1$

# Eq. recorrência - Método Mestre

- Fornece um processo de “livro de receitas” para resolver recorrências da forma:

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

em que :

$$a \geq 1;$$

$$b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente **positiva**.

- Método mestre exige memorização de três casos, mas a partir deles permite descobrir facilmente soluções de muitas recorrências.

# Eq. recorrência - Método Mestre

- Teorema Mestre

Sejam  $a \geq 1$  e  $b > 1$  constantes, seja  $f(n)$  uma função e seja  $T(n)$  definida sobre os inteiros não negativos pela recorrência

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde interpretamos  $n/b$  com o significado de  $\lfloor n/b \rfloor$  ou  $\lceil n/b \rceil$

Então,  $T(n)$  pode ser limitado assintoticamente como a seguir:

1. Se  $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$  para alguma constante  $\epsilon > 0$ , então  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Se  $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ , então  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$
3. Se  $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$  para alguma constante  $\epsilon > 0$ ,  
e se  $af(n/b) \leq cf(n)$  para alguma constante  $c < 1$  e para todo  $n$  suficientemente grande, então  $T(n) = \Theta(f(n))$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## O que significa o Teorema Mestre?

Então,  $T(n)$  pode ser limitado assintoticamente como a seguir:

1. Se  $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$  para alguma constante  $\epsilon > 0$ , então  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Se  $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ , então  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$
3. Se  $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$  para alguma constante  $\epsilon > 0$ ,  
e se  $af(n/b) \leq cf(n)$  para alguma constante  $c < 1$  e para todo  $n$  suficientemente grande, então  $T(n) = \Theta(f(n))$

- Estamos comparando a função  $f(n)$  com a função  $n^{\log_b a}$
- Intuitivamente, a solução para a recorrência é determinada pela maior das duas funções.

**Caso 1:** se a função  $n^{\log_b a}$  for maior, a solução será  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

**Caso 3:** se a função  $f(n)$  for maior, a solução será  $T(n) = \Theta(f(n))$

**Caso 2:** se 2 funções tiverem o mesmo tamanho, faz-se a multiplicação por um fator logarítmico e a solução será  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n) = \Theta(f(n) \lg n)$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

### Exemplo 1:

$$T(n) = 9T(n/3) + n$$

$a = ?$

$b = ?$

$f(n) = ?$

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$a \geq 1; b > 1;$

$f(n)$  é uma função  
assintoticamente  
positiva.

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 1:

$$T(n) = 9T(n/3) + n$$

$$a = 9$$

$$b = 3$$

$$f(n) = n$$

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

### Exemplo 1:

$$T(n) = 9T(n/3) + n$$

$$a = 9, b = 3, f(n) = n$$

$$\text{Portanto, temos : } n^{\log_b a} = n^{\log_3 9} = n^2$$

Como decidir SE uma das igualdades é verdadeira?

(pois pode não ser...

por conta do  $\epsilon$ )

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

### Exemplo 1:

$$T(n) = 9T(n/3) + n$$

$$a = 9, b = 3, f(n) = n$$

$$\text{Portanto, temos : } n^{\log_b a} = n^{\log_3 9} = n^2$$

Como decidir SE uma das igualdades é verdadeira?

(pois pode não ser...

por conta do  $\epsilon$ )

Testar cada caso!

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$



# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

### Exemplo 1:

$$T(n) = 9T(n/3) + n$$

$$a = 9, b = 3, f(n) = n$$

$$\text{Portanto, temos : } n^{\log_b a} = n^{\log_3 9} = n^2$$

- Caso 1, considerando  $\varepsilon = 1$

$$n \in O(n^{\log_3 9 - \varepsilon} = n^{2-1} = n)?$$

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

### Exemplo 1:

$$T(n) = 9T(n/3) + n$$

$$a = 9, b = 3, f(n) = n$$

$$\text{Portanto, temos : } n^{\log_b a} = n^{\log_3 9} = n^2$$

- Caso 1, considerando  $\varepsilon = 1$

$$n \in O(n^{\log_3 9 - \varepsilon} = n^{2-1} = n)?$$

**SIM!!!**

$$\text{Então: } T(n) = \Theta(n^2)$$

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

**Já encontramos! Não precisamos testar os outros casos!**

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$a \geq 1; b > 1;$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 2:

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

$$a = ?, b = ?, f(n) = ?$$

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \text{algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \text{algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$a \geq 1$ ;  $b > 1$ ;

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 2:

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

$$a = 1, b = 3/2, f(n) = 1 \quad n^{\log_b a} = n^{\log_{3/2} 1} = n^0 = 1$$

$$\text{Caso 1, considerando } \epsilon = 1: \quad 1 \in O\left(n^{0-1} = n^{-1} = \frac{1}{n}\right)?$$

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$a \geq 1; b > 1;$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 2:

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

$$a = 1, b = 3/2, f(n) = 1 \quad n^{\log_b a} = n^{\log_{3/2} 1} = n^0 = 1$$

$$\text{Caso 1, considerando } \epsilon = 1: \quad 1 \in O\left(n^{0-1} = n^{-1} = \frac{1}{n}\right)?$$

NÃO!!!

$$\text{Caso 2: } 1 \in \Theta(1)?$$

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 2:

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

$$a = 1, b = 3/2, f(n) = 1 \quad n^{\log_b a} = n^{\log_{3/2} 1} = n^0 = 1$$

$$\text{Caso 1, considerando } \epsilon = 1: \quad 1 \in O\left(n^{0-1} = n^{-1} = \frac{1}{n}\right)?$$

NÃO!!!

$$\text{Caso 2: } 1 \in \Theta(1)?$$

SIM!!!

$$\text{Então: } T(n) = \Theta(n^0 \lg n) = \Theta(\lg n)$$

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

Poderia ter vindo direto para o caso 2

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

### Exemplo 3:

$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

$$a = 3$$

$$b = 4$$

$$f(n) = n \lg n$$

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}), \text{ algum } \epsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

### Exemplo 3:

$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

$$a = 3, b = 4, f(n) = n \lg n$$

$$n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} = O(n^{0,793})$$

Portanto, temos

$$\text{Caso 1, considerando } \varepsilon = 1: n \lg n \in O(n^{0,793-1})?$$

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$



# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 3:

$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

$$a = 3, b = 4, f(n) = n \lg n$$

$$\text{Portanto, temos } n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} = O(n^{0,793})$$

Caso 1, considerando  $\varepsilon = 1$ :  $n \lg n \in O(n^{0,793-1})$ ? **NÃO!!!** (porque sempre leva a  $n \lg n = O(n^k)$ ,  $k < 1$ )

Caso 2:  $n \lg n \in \Theta(n^{0,793})$ ?

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  - Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  - Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 3:

$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

$$a = 3, b = 4, f(n) = n \lg n$$

$$\text{Portanto, temos } n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} = O(n^{0,793})$$

Caso 1, considerando  $\varepsilon = 1$ :  $n \lg n \in O(n^{0,793-1})$ ? **NÃO!!!** (porque sempre leva a  $n \lg n = O(n^k)$ ,  $k < 1$ )

Caso 2:  $n \lg n \in \Theta(n^{0,793})$ ? **NÃO!!!** (porque leva a  $n \lg n = O(n^k)$ ,  $k < 1$ )

Caso 3, considerando  $\varepsilon \approx 0,2$ :

$$n \lg n \in \Omega(n^{0,793+0,2})? \text{ ou seja: } n \lg n \in \Omega(n)?$$

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 3:

$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

$$a = 3, b = 4, f(n) = n \lg n$$
$$n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} = O(n^{0,793})$$

Portanto, temos

Caso 1, considerando  $\varepsilon = 1$ :  $n \lg n \in O(n^{0,793-1})$ ? **NÃO!!!** (porque sempre leva a  $n \lg n = O(n^k)$ ,  $k < 1$ )

Caso 2:  $n \lg n \in \Theta(n^{0,793})$ ?

**NÃO!!!** (porque leva a  $n \lg n = O(n^k)$ ,  $k < 1$ )

Caso 3, considerando  $\varepsilon \approx 0,2$ :

$n \lg n \in \Omega(n^{0,793+0,2})$ ? ou seja:  $n \lg n \in \Omega(n)$ ? **SIM**, mas ainda temos que provar a expressão de regularidade.

Se  $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$  para alguma constante  $\varepsilon > 0$ ,

e se  $af(n/b) \leq cf(n)$  para alguma constante  $c < 1$  e para

todo  $n$  suficientemente grande, então  $T(n) = \Theta(f(n))$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  1. Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  2. Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$a \geq 1$ ;  $b > 1$ ;

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 3:

$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

$$a = 3, b = 4, f(n) = n \lg n$$
$$n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} = O(n^{0,793})$$

Portanto, temos

Caso 3, considerando  $\varepsilon \approx 0,2$ :

$n \lg n \in \Omega(n^{0,793+0,2})$ ? ou seja:  $n \lg n \in \Omega(n)$ ? **SIM**, mas ainda temos que provar a expressão de regularidade  $af(n/b) \leq cf(n)$ , para alguma constante  $c < 1$ .

$$af(n/b) = 3(n/4) \lg(n/4) \leq (3/4)n \lg n = cf(n) \text{ para } c = 3/4$$

Então:  $T(n) = \Theta(n \lg n)$

Se  $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$  para alguma constante  $\varepsilon > 0$ ,  
e se  $af(n/b) \leq cf(n)$  para alguma constante  $c < 1$  e para  
todo  $n$  suficientemente grande, então  $T(n) = \Theta(f(n))$

# Eq. recorrência - Método Mestre

## Como usar o Teorema Mestre?

- Para usar o método mestre:
  - Determinar qual caso (se houver algum) se aplica
  - Anotar a resposta

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

onde :

$$a \geq 1; b > 1;$$

$f(n)$  é uma função assintoticamente positiva.

### Exemplo 4:

$$T(n) = 2T(n/2) + n \lg n$$

$$a=2, b=2, f(n) = n \lg n$$
$$n^{\log_b a} = n^{\log_2 2} = O(n^1)$$

Portanto, temos

Caso 1, considerando  $\varepsilon = 0,1$ :  $n \lg n \in O(n^{1-0,1})$ ? **NÃO!!!**

Caso 2:  $n \lg n \in \Theta(n)$ ? **NÃO!!!**

Caso 3, considerando  $\varepsilon = 0,1$ :  $n \lg n \in \Omega(n^{1+0,1})$ ? **NÃO!!!**

Na verdade,  $(n \lg n)/n$  é menor que  $n^\varepsilon$  para qualquer  $\varepsilon > 0$  !!!

Logo, o método mestre não pode ser usado para esta recorrência...

$$f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}), \text{ algum } \varepsilon > 0 \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$$

# Teorema Mestre

- Exemplos de aplicação:
  - (Caso 1)  $T(n) = 4T(n/2) + n \log(n)$ ,  $T(1) = 1$ .
  - (Caso 2)  $T(n) = 2T(n/2) + n$ ,  $T(1) = 1$ .
  - (Caso 3)  $T(n) = T(n/2) + n \log(n)$ ,  $T(1) = 1$ .

- Exemplos nos quais não se aplica:
  - $T(n) = T(n - 1) + n \log(n)$ ,  $T(1) = 1$ .
  - $T(n) = T(n - a) + T(a) + n$ ,  $T(b) = 1$ .  
(para inteiros  $a \geq 1$ ,  $b \leq a$ ,  $a$  e  $b$  inteiros)
  - $T(n) = T(\alpha n) + T((1 - \alpha)n) + n$ ,  $T(1) = 1$ .  
(para  $0 < \alpha < 1$ )
  - $T(n) = T(n - 1) + \log(n)$ ,  $T(1) = 1$ .
  - $T(n) = 2 T(n/2) + n \log(n)$ ,  $T(1) = 1$ .

# Exercícios - 1

- Use o Método de Substituição para provar que:

1.  $T(n) = T(n-1) + n = O(n^2)$

2.  $T(n) = T(\lceil n/2 \rceil) + 1 = O(\lg n).$

$$T(n) = 2T(\lfloor n/2 \rfloor) + n = \Theta(n \lg n)$$

Obs: considerem que  $T(n) = O(1)$  para  $n = 1$

# Exercícios - 2

- Use o Teorema Mestre para encontrar solução para as seguintes recorrências:

1.  $T(n) = 4T(n/2) + n \log(n)$

2.  $T(n) = 2T(n/2) + n$

3.  $T(n) = T(n/2) + n \log(n)$

4.  $T(n) = T(n/2) + \Theta(1)$

5.  $T(n) = 4T(n/2) + n$

6.  $T(n) = 4T(n/2) + n^2$

7.  $T(n) = 4T(n/2) + n^3$



# Referências

- **Mergesort iterativo:** Paulo Feofiloff. Algoritmos em linguagem C. Cap 9.
- **Recorrências:** Thomas H. Cormen, Charles E. Leiserson, Ronald L. Rivest & Clifford Stein. Algoritmos - Tradução da 2a. Edição Americana. Editora Campus, 2002 (Seções 4.3 a 4.5)

# Novo calendário

- P1: 27/11 (cai matéria dada até 16/11)
- P2: 18/12 (cai matéria dada a partir de 23/11, mas tem que saber fazer análise de complexidade - algoritmos de ordenação)
- PSub: 21/12
- PRec: fevereiro (aguardando calendário de 2024)
- EP 2: 20/12 (disparado em 13/11 (parte 1) e 30/11 (parte 2))

# “Reposição” de aulas

- 8 aulas foram perdidas durante a paralisação
- Tivemos 5 plantões gravados:
  - O resumo de cada um vale 1 presença
- As 3 demais serão compensadas com atividades solicitadas nas próximas aulas