

$$is(h :: tl) = insert\ h\ (is\ tl)$$

$$is\ l := \begin{cases} l, & \text{se } l = nil \\ insert\ h\ (is\ tl), & \text{se } l = h :: tl \end{cases}$$

onde

$$insert\ x\ l := \begin{cases} x :: nil, & \text{se } l = nil \\ x :: l, & \text{se } x \leq h \text{ e } l = h :: tl \\ h :: (insert\ x\ tl), & \text{se } x > h \text{ e } l = h :: tl \end{cases}$$

Qual é o número de comparações realizadas pelo algoritmo de ordenação por inserção, isto é, pela função  $is$ , para ordenar uma lista  $l$ ? Vamos denotar por  $T_{is}()$  a função que faz esta contagem. Se  $l$  for a lista vazia então nenhuma comparação é feita, ou seja,  $T_{is}(nil) = 0$ . Se  $l = h :: tl$  então é feita uma chamada à função  $ins$ , além da chamada recursiva à função  $is$ :

$$T_{is}(l) = \begin{cases} 0, & \text{se } l = nil \\ T_{is}(tl) + T_{ins}\ h\ (is\ tl), & \text{se } l = h :: tl \end{cases}$$

Observe que,  $T_{is}(1 :: 2 :: 3 :: nil) = 2$ ,  $T_{is}(3 :: 2 :: 1 :: nil) = 3$ ,  $T_{is}(1 :: 2 :: 3 :: 4 :: nil) = 3$  e  $T_{is}(4 :: 3 :: 2 :: 1 :: nil) = 6$ , etc. Portanto o número de comparações pode ser diferente para listas de mesmo tamanho, o que é esperado pelas chamadas feitas à função  $ins$ . Como então definir a função  $T_{is}^w(n)$  que nos dá um limite superior para o número de comparações feitas pelo algoritmo de ordenação por inserção para uma lista qualquer de tamanho  $n$ ? Em outras palavras, qual a complexidade do pior caso para o algoritmo de ordenação por inserção? Sabemos que quando  $n = 0$ , nenhuma comparação é feita. Quando  $n > 0$ , o algoritmo é aplicado recursivamente na cauda da lista, isto é, em uma lista de tamanho  $n - 1$ , e é feita uma chamada à função  $ins$  cuja complexidade já conhecemos. Isto nos permite escrever a função  $T_{is}^w(n)$  como a seguir:

$$T_{is}^w(n) = \begin{cases} 0, & \text{se } n = 0 \\ T_{is}^w(n-1) + T_{ins}^w(n-1), & \text{se } n > 0 \end{cases} \quad \text{que pode ser simplificada como a seguir, já que}$$

$$T_{ins}^w(n) = n:$$

$$T_{ins}^w(n) = \begin{cases} 0, & \text{se } n = 0 \\ T_{ins}^w(n-1) + (n-1), & \text{se } n > 0 \end{cases}$$

Podemos usar o método da substituição para encontrarmos uma solução para esta recorrência, e em seguida utilizar indução para verificarmos se a solução está correta. Pelo método da substituição, podemos ir aplicando a definição da recorrência, assumindo que  $n > 0$ :

$$\begin{aligned} T_{is}^w(n) &= T_{is}^w(n-1) + (n-1) \\ &= T_{is}^w(n-2) + (n-2) + (n-1) \\ &= T_{is}^w(n-3) + (n-3) + (n-2) + (n-1) \\ &= \dots \\ &= T_{is}^w(n-n) + 1 + 2 + \dots + (n-3) + (n-2) + (n-1) \\ &= 0 + 1 + 2 + \dots + (n-3) + (n-2) + (n-1) \\ &= \sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{n(n-1)}{2} \end{aligned}$$

Para finalizar, precisamos utilizar indução em  $n$  para provar que  $T_{is}^w(n) = \frac{n(n-1)}{2}$ . Se  $n = 0$ , o resultado é trivial. Se  $n > 0$  então, por definição,  $T_{is}^w(n) = T_{is}^w(n-1) + (n-1)$ . A hipótese de indução, nos dá que  $T_{is}^w(n-1) = \frac{(n-1)(n-2)}{2}$ , e portanto,  $T_{is}^w(n) = T_{is}^w(n-1) + (n-1) \stackrel{h.i.}{=} \frac{(n-1)(n-2)}{2} + (n-1) = \frac{n(n-1)}{2}$ .

Nossa conclusão, portanto, é que o algoritmo de ordenação por inserção recursivo é correto, e sua complexidade no pior caso é quadrática, assim como na versão não-recursiva.

**Exercício 3.28.** Resolva as seguintes relações de recorrência:

1.  $T(1) = 1$ ,  $T(n) = 2T(n-1) + 1$ ,  $n \geq 2$
2.  $T(1) \in \Theta(1)$ ,  $T(n) = T(n-1) + 1/n$
3.  $T(1) \in \Theta(1)$ ,  $T(n) = T(n-1) + \ln(n)$

### 3.6 Mergesort

Algoritmos recursivos desempenham um papel fundamental em Computação. O algoritmo de ordenação *mergesort* é um exemplo de algoritmo recursivo, que se caracteriza por dividir o problema original em subproblemas que, por sua vez, são resolvidos recursivamente. As soluções dos subproblemas são então

combinadas para gerar uma solução para o problema original. Este paradigma de projeto de algoritmo é conhecido com *divisão e conquista*. Este algoritmo foi inventado por J. von Neumann em 1945.

O algoritmo *mergesort* é um algoritmo de ordenação que utiliza a técnica de divisão e conquista, que consiste das seguintes etapas:

1. **Divisão:** O algoritmo divide a lista (ou vetor)  $l$  recebida como argumento ao meio, obtendo as listas  $l_1$  e  $l_2$ ;
2. **Conquista:** O algoritmo é aplicado recursivamente às listas  $l_1$  e  $l_2$  gerando, respectivamente, as listas ordenadas  $l'_1$  e  $l'_2$ ;
3. **Combinação:** O algoritmo combina as listas  $l'_1$  e  $l'_2$  através da função *merge* que então gera a saída do algoritmo.

Por exemplo, ao receber a lista  $(4 :: 2 :: 1 :: 3 :: nil)$ , este algoritmo inicialmente divide esta lista em duas sublistas, a saber  $(4 :: 2 :: nil)$  e  $(1 :: 3 :: nil)$ . O algoritmo é aplicado recursivamente às duas sublistas para ordená-las, e ao final deste processo, teremos duas listas ordenadas  $(2 :: 4 :: nil)$  e  $(1 :: 3 :: nil)$ . Estas listas são, então, combinadas para gerar a lista de saída  $(1 :: 2 :: 3 :: 4 :: nil)$ .

---

**Algorithm 7:** mergesort( $A, p, r$ )

---

```

1 if  $p < r$  then
2    $q = \lfloor \frac{p+r}{2} \rfloor$ ;
3   mergesort( $A, p, q$ );
4   mergesort( $A, q + 1, r$ );
5   merge( $A, p, q, r$ );
6 end
```

---

A etapa de combinar dois vetores ordenados (algoritmo *merge*) é a etapa principal do algoritmo *mergesort*. O procedimento *merge*( $A, p, q, r$ ) descrito a seguir recebe como argumentos o vetor  $A$ , e os índices  $p, q$  e  $r$  tais que  $p \leq q < r$ . O procedimento assume que os subvetores  $A[p..q]$  e  $A[q + 1..r]$  estão ordenados.

---

**Algorithm 8:** merge( $A, p, q, r$ )

---

```

1  $n_1 = q - p + 1$  ; // Qtd. de elementos em  $A[p..q]$ 
2  $n_2 = r - q$  ; // Qtd. de elementos em  $A[q + 1..r]$ 
3 let  $L[1..n_1 + 1]$  and  $R[1..n_2 + 1]$  be new arrays;
4 for  $i = 1$  to  $n_1$  do
5    $L[i] = A[p + i - 1]$ ;
6 end
7 for  $j = 1$  to  $n_2$  do
8    $R[j] = A[q + j]$ ;
9 end
10  $L[n_1 + 1] = \infty$ ;
11  $R[n_2 + 1] = \infty$ ;
12  $i = 1$ ;
13  $j = 1$ ;
14 for  $k = p$  to  $r$  do
15   if  $L[i] \leq R[j]$  then
16      $A[k] = L[i]$ ;
17      $i = i + 1$ ;
18   end
19   else
20      $A[k] = R[j]$ ;
21      $j = j + 1$ ;
22   end
23 end
```

---

**Exercício 3.29.** Prove que o algoritmo *merge* é correto.

**Exercício 3.30.** Prove que o algoritmo mergesort é correto.

**Exercício 3.31.** Faça a análise assintótica do algoritmo merge.

**Exercício 3.32.** Faça a análise assintótica do algoritmo mergesort.

### 3.7 O Teorema Mestre

Nesta seção estudaremos as equações de recorrência utilizadas no paradigma de divisão de conquista [4]:

**Definição 3.33.** Seja  $f(n)$  uma função não-negativa definida no conjunto dos números naturais. Dizemos que  $f(n)$  é eventualmente não-decrescente se existir um número inteiro  $n_0$  tal que  $f(n)$  é não-decrescente no intervalo  $[n_0, \infty)$ , ou seja,

$$f(n_1) \leq f(n_2), \forall n_2 > n_1 \geq n_0.$$

**Definição 3.34.** Seja  $f(n)$  uma função não-negativa definida no conjunto dos números naturais. Dizemos que  $f(n)$  é suave se for eventualmente não-decrescente e

$$f(2.n) = \Theta(f(n))$$

**Exercício 3.35.** Mostre que  $f(n) = n$  é suave.

**Exercício 3.36.** Mostre que  $f(n) = \lg n$  é suave.

**Exercício 3.37.** Mostre que  $f(n) = n \cdot \lg n$  é suave.

**Exercício 3.38.** Mostre que  $f(n) = 3^n$  não é suave.

**Lema 3.39.** Sejam  $c$  e  $n_0$  constantes positivas, e  $f(n)$  uma função tal que  $f(2n) \leq c \cdot f(n), \forall n \geq n_0$ . Então  $f(2^k n) \leq c^k \cdot f(n), \forall n \geq n_0$  e  $k \geq 1$ .

**Teorema 3.40.** Seja  $f(n)$  uma função suave. Então para qualquer  $b \geq 2$  fixado,

$$f(b.n) = \Theta(f(n))$$

O teorema a seguir é conhecido como *regra da suavização*

**Teorema 3.41.** Seja  $T(n)$  uma função eventualmente não-decrescente, e  $f(n)$  uma função suave. Se  $T(n) = \Theta(f(n))$  para valores de  $n$  que são potências de  $b$  ( $b \geq 2$ ), então

$$T(n) = \Theta(f(n)), \forall n.$$

A regra da suavização nos permite expandir a informação sobre a ordem de crescimento estabelecida para  $T(n)$  de um subconjunto de valores (potências de  $b$ ) para o domínio inteiro. O teorema a seguir é um resultado muito útil nesta direção conhecido como *teorema mestre*:

**Teorema 3.42.** Seja  $T(n)$  uma função eventualmente não-decrescente que satisfaz a recorrência

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n), \quad \text{para } n = b^k, k = 1, 2, 3, \dots$$

$$T(1) = c$$

onde  $a \geq 1, b \geq 2$  e  $c \geq 0$ . Se  $f(n) = \Theta(n^d)$ , onde  $d \geq 0$ , então

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(n^{\log_b a}), & \text{se } a > b^d \\ \Theta(n^d \cdot \lg n), & \text{se } a = b^d \\ \Theta(n^d), & \text{se } a < b^d \end{cases}$$

*Demonstração.* Considere que  $f(n) = n^d$ . Aplicando o método da substituição para a recorrência do teorema, obtemos:

$$T(b^k) = a^k \cdot [T(1) + \sum_{j=1}^k f(b^j)/a^j]$$