# TRI FUSION (« MERGE SORT »)

# INTRODUCTION

# Diviser pour régner

C'est algorithme est une illustration du principe algorithmique « diviser pour régner ». La résolution se fait en trois étapes :

- 1. division du problème en un certain nombre de sous-problèmes;
- 2. résolution des sous-problèmes récursivement;
- 3. assemblage des solutions des sous-problèmes.

### Dans le tri fusion

Si A est un tableau de longueur n.

- 1. On divise A en deux tableaux  $A_1$  et  $A_2$  de longueur divisée par deux :
- 2. on trie  $A_1$  et  $A_2$ ;
- 3. on fusionne les deux tableaux  $A_1, A_2$  triés.

#### 1. FUSION DE DEUX TABLEAUX TRIÉS

# 1.1. Principe

On se donne deux tableaux triés A, B. L'objectif est d'obtenir C tel que |C| = |A| + |B| et tel que C soit la fusion triée de A et B.

Exemple. — Si A = (1, 2, 3, 7, 9, 11) et B = (2, 4, 5, 13) alors C = (1, 2, 2, 3, 4, 5, 7, 9, 11, 13).

Principe. — Si C est indicé par k allant de 0 à n+m-1 (avec n=|A|, m=|B|), alors:

- 1. on maintient i et j positions respectives dans A et B et on compare A[i] et B[j];
- 2. on insère le plus petit des deux dans la liste C et on augmente le compteur concerné de 1;
- 3. cas spécial quand l'un des deux tableaux est déjà trié (auquel cas aucune comparaison n'est nécessaire, on adjoint simplement).

```
1
   function Merge(A,B)
2
            n = longueur(A), m = longueur(B)
3
            i = 0, j = 0
            for k from 0 to n+m-1 do
4
                     if i > n-1 then
5
                             C[k] = B[j], j = j+1
6
7
                             continue
8
                     if j > m-1 then
9
                             C[k] = A[i], i = i+1
10
                             continue
                     if A[i] > B[i] then
11
                             C[k] = B[j], j = j+1
12
13
                     else
                             C[k] = A[i], i = i+1
14
15
            return C
```

#### 1.2. Preuve de correction

Proposition 1.2.0.1 (Invariant). —

Soit [[k]], [[i]], [[j]] les valeurs respectives des variables k, i, j avec [[k]] = [[i]] + [[j]]. À l'issue d'une itération de la boucle for, les indices de 0 à [[k]] - 1 de C contiennent les éléments de :

- -A entre 0 et [[i]] 1, -B entre 0 et [[j]] 1,

et triés dans l'ordre croissant.

```
DÉMONSTRATION 1.2.0.1. —
```

On procède par récurrence sur k:

- Pour [[k]] = 1 c'est clair. Si [[k]] 1 indices sont vérifiés, alors [[k]]-ième est :

$$C[k] = \min \left\{ A[i], B[j] \right\} = \min \left\{ A[h] : i \le h \le n-1, B[k] : j \le k \le n-1 \right\}.$$

La propriété est bien vérifiée.

### 1.3. Complexité

On évalue le nombre de comparaisons.

— On effectue au plus trois comparaisons par itération, si C(n) est le nombre de comparaisons :

$$C(n) = O(n+m), C(n) = \Omega(n+m).$$

#### 2. ALGORITHME POUR LE TRI FUSION

### 2.1. Algorithme

```
1
   function MergeSort(A)
2
           n = longueur(A)
3
            if n <= 0 then return A
4
           m = int((n-1)/2)
            A1 = A[0 : m-1]
5
6
           A2 = A[m : n-1]
7
           A1 = MergeSort(A1)
8
           A2 = MergeSort(A2)
9
           A = Merge(A1, A2)
            return A
10
```

*Illustration.* — Par exemple :

# 2.2. Complexité

Soit C(n) le nombre de comparaisons pour l'algorithme de tri fusion. Alors

$$C(n) = C(\lfloor n/2 \rfloor) + C(\lceil n/2 \rceil) + n - 1^{(1\S)}$$

<sup>1§.</sup> Avec un algorithme plus performant pour la fusion on peut avoir un coût de n-1.

Théorème 2.2.0.1. —

Si A est un tableau de longueur n, alors le nombre de comparaisons, C(n), effectuées par le tri fusion est de  $O(n \log n)$  dans le pire des cas.

C'est un cas particulier du « MASTER Theorem ».

DÉMONSTRATION 2.2.0.2. —

On cherche à majorer la suite  $(t_n)$  définie par  $t_0=t_1=0$  et

$$t_n \le n - 1 + t_{\lfloor n/2 \rfloor} + t_{\lceil n/2 \rceil}.$$

On suppose d'abord que  $n=2^k$  pour un certain  $k\in \mathbb{N}$ . On étudie  $(u_k)$  telle que  $u_0=u_1=0$  et :

$$u_{k+1} = 2^{k+1} - 1 + 2u_k.$$

On peut montrer que le terme général de cette suite est :

$$u_k = (k-1)2^k + 1.$$

On a donc

$$t_{2^k} \le u_k = (k-1)2^k + 1.$$

Soient  $n \in \mathbf{N}^*$  et  $k \in \mathbf{N}^*$  tels que

$$2^k < n \le 2^{k+1} - 1.$$

Montrons que  $t_n \leq u_{k+1}$ :

- pour n=2 c'est vérifié,  $2^0 < n \le 2^1$  et  $t_2=u_1$ ;
- supposons que c'est montré pour n+1 tel que  $2^k < n+1 \le 2^{k+1}$ , on a

$$t_{n+1} \le n + t_{\lfloor n/2 \rfloor} + t_{\lceil n/2 \rceil}$$

or  $\lceil (n+1)/2 \rceil \le 2^k \le n$  et donc

$$t_{n+1} \le 2^{k+1} - 1 + u_k + u_k$$

et donc

$$t_{n+1} \le u_{k+1}$$

Ainsi, si k est tel que  $2^k < n \leq 2^{k+1}$  alors

$$t_n \le u_{k+1} = k2^{k+1} + 1$$

c'est-à-dire

$$t_n < (2n)\log_2(n) + 1.$$