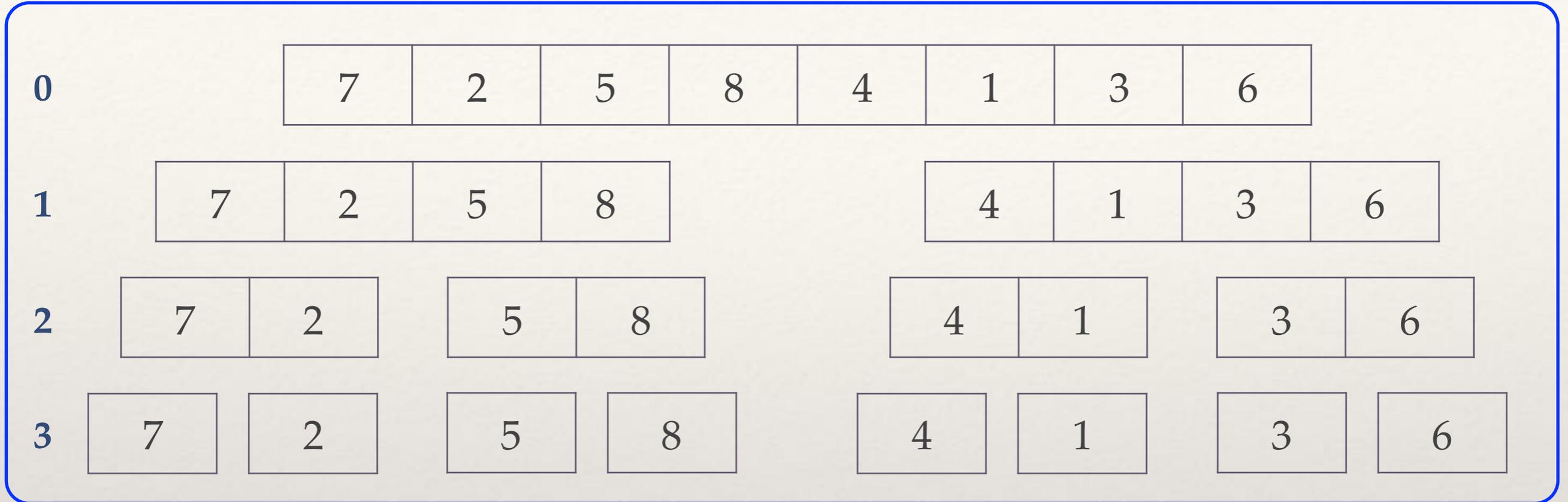

INFORMATIQUE

Tri avancé : MergeSort

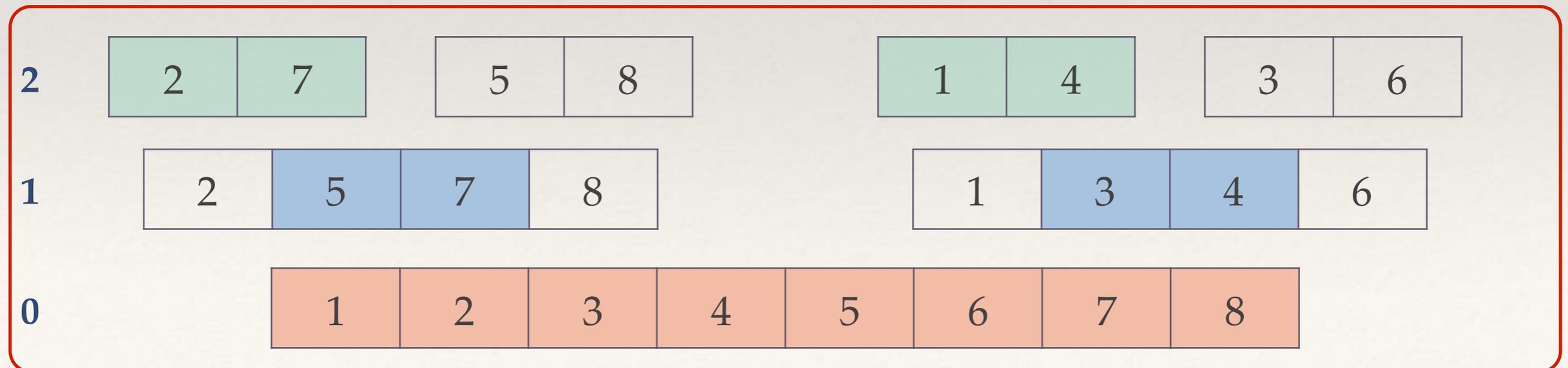
3 -Le Tri Fusion

« merge-sort »

1 - Descente recursive

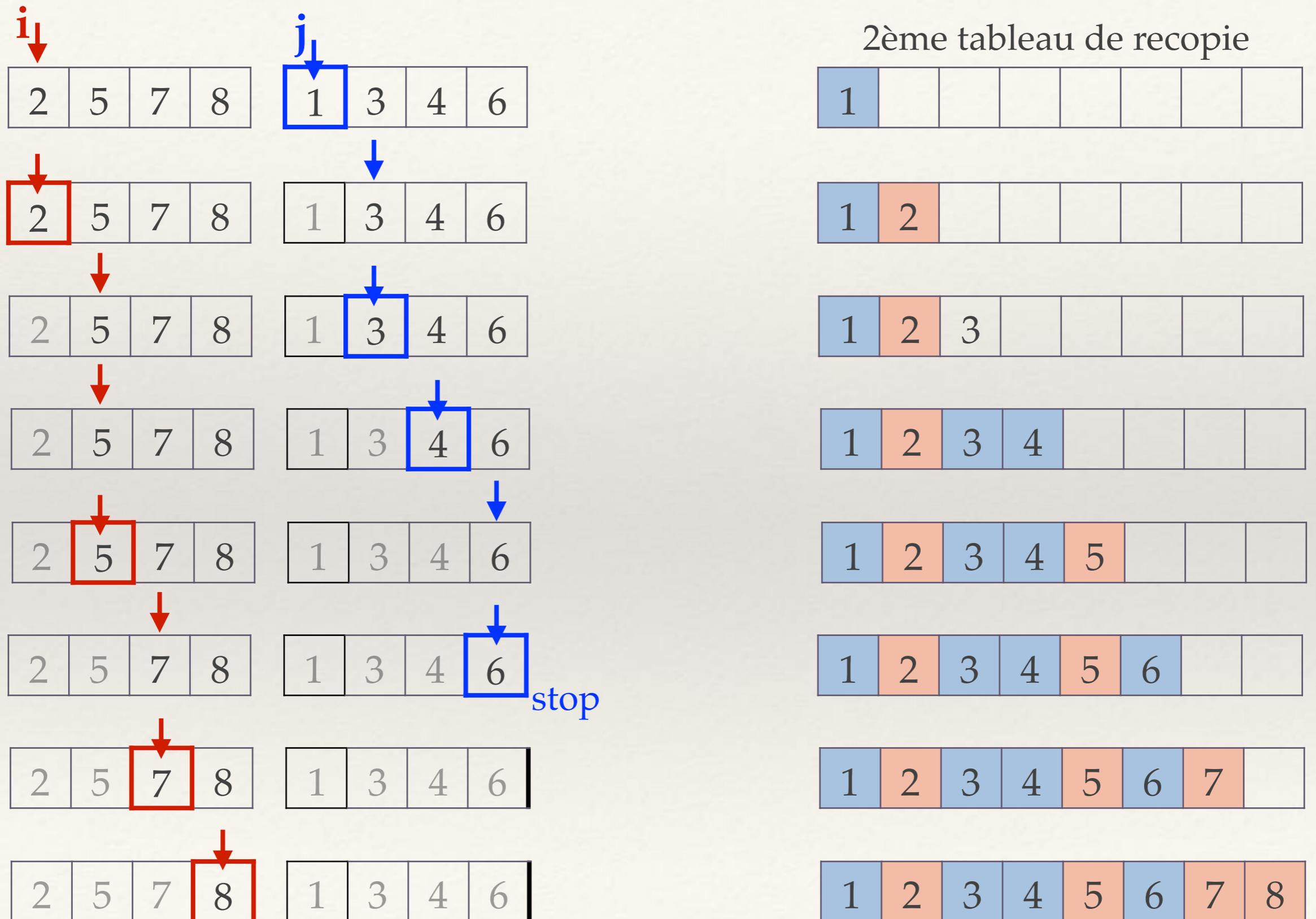


2 - Remontée de Pile : opération de Fusion



Opération de fusion

On réalise un balayage de gauche à droite, à l'aide de 2 curseurs d'indices i et j :



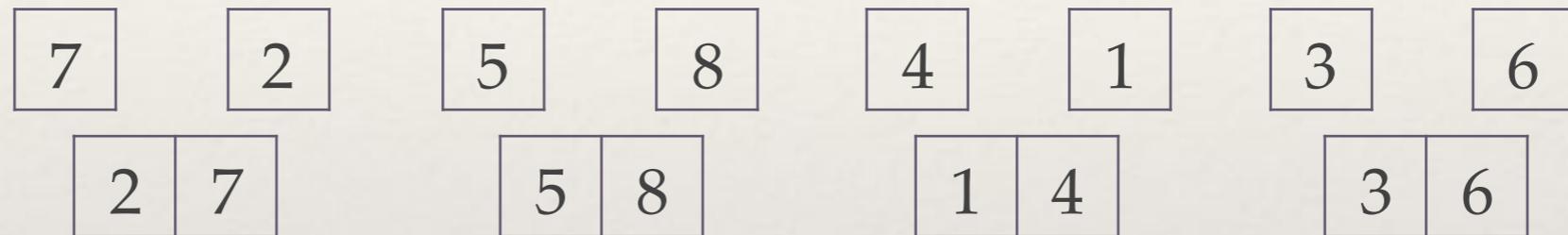
A chaque étape :

Boucle
N-fois

- On compare les valeurs en i et en j.
- On sélectionne le plus petit curseur encore disponible
=> On place la valeur associée dans la copie du tableau.
- On avance le curseur sélectionné d'un cran vers la droite.

Notez qu'à chaque niveau de récursion, le coût temporel est le même !

Exemple :



On fusionne $N/2$ fois 2 **tableaux**, puis $N/4$ fois 4 **tableaux**, etc => soit **N comparaisons**

Cette opération représente un **Coût linéaire du point de vue temporel**, mais son point faible est la nécessité d'un second tableau pour recopier les données triées :

En effet du point de vue spatial les premières recopies ne posent pas de problème car elles sont faites une à une [Coût de taille 2, puis 4 puis 8 etc]. Le problème vient de la dernière étape de fusion. **Soit un coût spatiale de $2N$** car il faut tout recopier d'un coup.

Rq : Un algorithme IN-PLACE sans le second tableau existe mais est peu utilisé en raison de sa difficulté.

Codage

```
def triFusion(tab):  
  
    N=len(tab);    milieu=N//2;  
  
    if (N<2):      #Gestion de la terminaison  
        return tab  
  
    left = triFusion(tab[:milieu]);    right = triFusion(tab[milieu:])  
  
    i = j = 0;    R = []    #on reconstruit le tableau=> Not IN PLACE  
    while( len(R) < N ):  
        if ( i == len(left)):  
            R+=right[j:];    break    #Curseur de gauche bloqué  
        if ( j == len(right)):  
            R += left[i:];    break    #Curseur de droite bloqué  
  
        if ( right[j] < left[i] ):      #cas standard : on prend le plus petit  
            R += [right[j]];    j+=1    #et on avance le curseur.  
        else:  
            R += [left[i]];    i+=1  
  
    return R
```

Complexité spatiale et temporelle

L'ensemble des opérations à réaliser est bien défini :

1 - il y aura $h = \text{Log}(N)$ étages de récursion.

2 - pour chaque étage le coût de fusion (à la remontée) vaut N .

Soit une complexité temporelle : $\mathbb{C} = O(N \cdot \log(N))$ dans tous les cas !

Rq : Si la taille n'est pas une puissance de 2 on en aura $h = \text{int}(\log_2(N)) + 1$
et on peut raisonner sur un tableau de taille $2^{**}h$ complété par des valeurs infinies.

Terminaison :

1 - Soit T_n la taille des sous tableaux passés dans les appels récursifs successifs. T_n est une suite décroissante strictement bornée par 0 [$T_{n+1} \leq T_n // 2 + 1 < T_n$]

La condition de terminaison : $T_n < 2$ garantit que la pile d'appels récursif a une hauteur finie.

2 - A chaque étage de fusion : le balayage des éléments est borné par N .

Donc l'algorithme termine.

Preuve : Soient deux tableaux de taille $N1$ et $N2$ triés de tailles positives ou nulles qui sont le résultats de deux appels à tri fusion : Il faut montrer que la fusion de ces deux tableaux supposés triés donne un tableau de taille $N1+N2$ trié pour tout $N1$ et $N2$.

$N1=0$

$N2=1$

On ne retourne qu'un tableau de taille $N2=1$ donc trié !

$N1=1$

$N2=1$

soient $[a]$ et $[b]$ les tableaux : la fusion renvoie $[a,b]$ ou $[b,a]$ trié !

Il y a deux cas au niveau des feuilles de l'arbre.

$N1>1$

$N2>1$

On remplit un nouveau tableau vide de taille $N1+N2$ en choisissant toujours le plus petit entre : **le plus petit restant dans L1** et **le plus petit restant dans L2**

Le nouvel élément introduit est nécessairement :

- égal ou plus grand que tous ceux déjà introduits.
- égal ou plus petit que tous ceux restant à introduire.

Ainsi par construction de la fusion et puisque les deux tableaux utilisés sont triés (par hypothèse de récurrence) on obtient un tableau de taille $N1+N2$ trié !

Par récurrence, le résultat de triFusion est toujours un tableau trié !

Stabilité

Le tri fusion est stable : on peut voir et même coder la fusion comme une insertion du tableau de droite dans le tableau de gauche.

Il sera utilisé bien volontiers à chaque fois qu'il y a des tris successifs selon différents critères. Dans ce contexte on peut s'attendre à ce que le tableau soit partiellement trié.

Optimisation

Une optimisation très simple à mettre en oeuvre consiste simplement avant la fusion à vérifier si la plus grande valeur du tableau de gauche est plus petite que la plus petite du tableau de droite : auquel cas il suffit de concaténer les deux tableaux.

Un tableau déjà trié sera trié dans un temps linéaire.

Master - Theorem

On considère un problème de taille N que l'on subdivise selon le paradigme diviser pour régner en a sous problèmes de taille N/b . On résout finalement le problème en assemblant les solutions des sous problèmes pour un coût en $O(N^d)$:

Soit le coût Total à l'étage n : $T(n) = a T(\frac{n}{b}) + O(n^d)$

Le théorème énonce le coût algorithmique total selon trois cas :

1 - Si	$a > b^d$	\Rightarrow	$T(n) = O(n^{\text{Log}_b(a)})$	
2 - Si	$a = b^d$	\Rightarrow	$T(n) = O(n^d \text{Log}_b(n))$	(Admis)
3 - Si	$a < b^d$	\Rightarrow	$T(n) = O(n^d)$	

Exemples d'applications du théorème

Tri Fusion : $a = b = 2$ et $d = 1$

$$T(n) = O(n \text{ Log}(n))$$

Cas 2

Recherche Dichotomique : $a = 1$, $b = 2$ et $d = 0$

$$T(n) = O(\text{Log}(n))$$

Min/Max dans un arbre binaire : $a = 1$, $b = 2$ et $d = 0$

Cas 2

Parcours arbre binaire : $a = 2$, $b = 2$ et $d = 0$

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

Cas 1