

Analyse du tri rapide

Manon Ruffini

On considère le problème de tri suivant :

Entrée : Un tableau T contenant n nombres

Sortie : Le tableau T trié

Étape 1

Présentation de l'algorithme de tri rapide

On va utiliser l'algorithme du tri rapide, qui est basé sur le paradigme diviser pour régner : Pour trier un sous-tableau $T[p, r]$, on utilise :

Diviser On choisit un élément de $T[p, r]$ qu'on notera *pivot*. On partitionne $T[p, r]$ en deux sous-tableaux $T[p, q]$ et $T[q + 1, r]$ tels que :

- $T[q] = \textit{pivot}$
- Les éléments de $T[p, q]$ sont $\leq \textit{pivot}$
- Les éléments de $T[q + 1, r]$ sont $> \textit{pivot}$.

Régner On trie récursivement $T[p, q]$ et $T[q + 1, r]$

Combiner Par construction, il n'y a rien à faire.

Remarque : Ce tri est en place mais n'est pas stable.

Par exemple, on peut choisir $\textit{pivot} = T[r]$, ce qui conduit aux algorithmes suivants :

Algorithme 1 : Tri-rapide(T, p, r)

Entrées : Un tableau T à n éléments ; deux indices p, r de T

si $p < r$ **alors**

- | $q \leftarrow \text{partition}(T, p, r)$;
- | Tri-rapide($T, p, q - 1$);
- | Tri-rapide($T, q + 1, r$)

fin

Algorithme 2 : Partition(T, p, r)

$\textit{pivot} \leftarrow T[r]$;

$i \leftarrow p - 1$;

pour $p \leq j \leq r - 1$ **faire**

| **si** $T[j] \leq \textit{pivot}$ **alors**

- | | $i \leftarrow i + 1$;
- | | $T[i] \leftrightarrow T[j]$;

| **fin**

| $T[i + 1] \leftrightarrow T[r]$

fin

retourner \textit{pivot}

Étape 2

Correction de l'algorithme

La correction de **Tri-rapide** repose sur la correction de **partition**. Pour cela, on peut montrer l'invariant de boucle suivant¹ :

- Si $p \leq k \leq i$, alors $T[k] \leq pivot$
- Si $i < k < j$, alors $T[k] > pivot$
- Si $k = r$, alors $T[k] = pivot$

On peut aussi remarquer que ce tri est en place mais n'est pas stable.

Étape 3

Analyse de la complexité dans le cas le plus défavorable.

On note $C(n)$ la complexité dans le cas le plus défavorable, pour une entrée de taille n . (Rappel : on compte le nombre de comparaisons). On a :

$$C(n) = \max_{0 \leq q \leq n-1} (C(q) + C(n - q - 1)) + \Theta(n)$$

Par récurrence forte sur n , montrons qu'il existe une constante k telle que $\forall n \in \mathbb{N}, C(n) \leq kn^2$
 $n = 1$: $C(1) = C(0) + C(0) + \Theta(1) \leq k \cdot 1$, où k est une constante réelle

Soit $n \in \mathbb{N}^*$. Supposons l'hypothèse vraie pour tout $q < n$

$$\begin{aligned} C(n) &= \max_{0 \leq q \leq n-1} (C(q) + C(n - q - 1)) + \Theta(n) \\ &\leq \max_{0 \leq q \leq n-1} (kq^2 + k(n - q - 1)^2) + \Theta(n) \\ &= k \max_{0 \leq q \leq n-1} (q^2 + (n - q - 1)^2) + \Theta(n) \end{aligned}$$

Or, si on étudie les variations de la fonction $f : q \mapsto q^2 + (n - q - 1)^2$, on s'aperçoit qu'elle est toujours inférieure à $(n - 1)^2$. Donc :

$$C(n) \leq k(n - 1)^2 + \Theta(n) = kn^2 - k(2n - 1) + \Theta(n)$$

Quitte à prendre k plus grande, on peut supposer que $\forall n \in \mathbb{N}^*, k(2n - 1) \geq \Theta(n)$.

On peut montrer que ce cas est atteint : Supposons qu'à chaque appel récursif, **partition** crée un tableau à 0 élément. Alors :

$$\begin{aligned} C(n) &= C(n - 1) + C(0) + \Theta(n) \\ &= C(n - 1) + \Theta(n) \\ &= C(n - 2) + \Theta(n - 1) + \Theta(n) \\ &= \dots \\ &= \Theta(n^2) \end{aligned}$$

1. Pour gagner du temps, on peut se contenter de faire le dessin :

$$\left| \begin{array}{c|c|c|c|c|} p & i & i + 1 & j & r \\ \hline \leq pivot & & & & pivot \end{array} \right|$$

Étape 4

Complexité dans le cas le plus favorable (Soit C_f)

C'est le cas d'un partitionnement équilibré ; les tableaux sont de taille $\lfloor n/2 \rfloor$ et $\lceil n/2 \rceil - 1$, ie de taille $\leq n/2$. D'où :

$$C_f(n) \leq 2C_f\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

Donc

$$C_f(n) = O(n \log n)$$

Étape 5

Complexité en moyenne (soit c)

On suppose que les n clés sont distinctes. Soit Q la variable aléatoire qui correspond à la position de *pivot* à la fin de **Partition**. Le tableau est dans un ordre a priori aléatoire, donc Q correspond à une loi uniforme (toutes les positions sont équiprobables). On remarque que **Partition** nécessite $n - 1$ comparaisons dans le cas d'une entrée de taille n . Ainsi, pour **Tri-rapide** :

$$\begin{aligned} c(n) &= 1 + n - 1 + \mathbb{E}(c(Q - 1) + c(n - Q - 1)) \\ &= n + \sum_{q=1}^n \mathbb{P}(Q = q) (c(q - 1) + c(n - q - 1)) \\ &= n + \frac{1}{n} \sum_{q=1}^n (c(q - 1) + c(n - q - 1)) \\ &= n + \frac{2}{n} \sum_{q=1}^n (c(q - 1)) \quad \left(\text{car } \sum_{q=1}^n c(n - q - 1) = \sum_{q'=1}^n c(q' - 1) \right) \end{aligned}$$

Ainsi,

$$\forall n \geq 3, \begin{cases} nc(n) = n^2 + 2 \sum_{q=1}^n c(q - 1) \\ (n - 1)c(n - 1) = (n - 1)^2 \sum_{q=1}^{n-1} c(q - 1) \end{cases}$$

En soustrayant ces deux équations, on obtient :

$$nc(n) - (n - 1)c(n - 1) = n^2 - (n - 1)^2 + 2c(n - 1)$$

Et donc :

$$nc(n) = 2n - 1 + (n + 1)c(n + 1)$$

En divisant par $n(n + 1)$:

$$\begin{aligned} \frac{c(n)}{n + 1} &= \frac{c(n - 1)}{n} + \frac{2n - 1}{n(n + 1)} \\ &= \sum_{k=1}^n \frac{2k - 1}{k(k + 1)} + c(0) \\ &\sim \sum_{k=1}^n \frac{2}{k + 1} + c(0) \end{aligned}$$

(par équivalence des sommes partielles pour les séries à termes positifs divergentes)

$$= 2 \sum_{k=1}^{n+1} \frac{1}{k}$$

Finalement, si H_n désigne la série harmonique,

$$c(n) \sim 2(n+1)H_n \sim 2(n+1)\log n$$

Ainsi,

$$c(n) = O(n \log n)$$

Références

- [1] Thomas H. Cormen, *Algorithmique*. Dunod, 3^e édition, 2010.
- [2] C. Froidevaux, M-C. Gaudel, M. Soria, *Types de données et algorithmes*. McGraw-Hill, 1990.