

DEVELOPPEMENTANALYSE DE COMPLEXITE DU  
TRI RAPIDE.

Le tri rapide trie en  $O(n^2)$  dans le pire cas mais en  $O(n \log n)$  en complexité espérée.

- analyse pire cas
- analyse complexité espérée

- Pire cas : Le pivot est toujours le plus petit (ou le plus grand) élé.

$$T(n) = T(n-1) + \underbrace{T(0)}_{=0} + \Theta(n)$$

$$T(n) = \Theta(n^2).$$

- Complexité espérée :

Rq : nombre de comparaisons effectuées = nombre de comparaisons effectuées dans partition.

→ On va essayer de compter le nombre total de comparaison effectuées par les partitions

Hypothèse et notation :  $A = \Pi(\beta_1, \dots, \beta_n)$  où  $\beta_1 < \beta_2 < \dots < \beta_n$   
 $\Pi$  permutation.

On note  $Z_{ij} = \{ \beta_i, \beta_{i+1}, \dots, \beta_j \}$  pour  $i < j$ .

Variables aléatoires :  $X_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{si } \beta_i \text{ est comparé avec } \beta_j \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$  pour  $i < j$

$X$  est le nombre de comparaisons effectuées par l'algorithme.  $X = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n X_{ij}$ .

Calcul de la complexité espérée :

$$E(X) = E\left(\sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n X_{ij}\right) = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n E(X_{ij}).$$

$E(X_{ij})$  est la probabilité que  $\beta_i$  soit comparé à  $\beta_j$ .

On peut remarquer que une fois qu'un pivot de  $Z_{ij}$  a été choisi, il se retrouvera dans une partition différente de  $\beta_j$  et ils ne seront donc pas comparés (sauf si l'un des deux est le pivot). De plus, avant que un pivot soit choisi dans  $Z_{ij}$ ,  $\beta_i$  et  $\beta_j$  n'ont été comparés qu'avec les pivots précédemment choisis et donc pas entre eux.

Autrement dit :

$P \{ \beta_i \text{ est comparé avec } \beta_j \}$

$$\xrightarrow{\text{rebar}} = P \{ \beta_i \text{ ou } \beta_j \text{ soit premier pivot dans } Z_{ij} \}$$

$$\xrightarrow{\text{Pif}} = P \{ \beta_i \text{ soit 1er pivot dans } Z_{ij} \} + P \{ \beta_j \text{ soit premier pivot dans } Z_{ij} \}$$

$$= \frac{1}{j-i+1} + \frac{1}{j-i+1} = \frac{2}{j-i+1}$$

$$\text{Soit } E(X) = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{k=1}^{n-i} \frac{2}{k+1}$$

$$< \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{k=1}^{n-1} \frac{2}{k}$$

$$E(X) = O(n \log n)$$

903  
D.2

## DEVELOPPEMENT

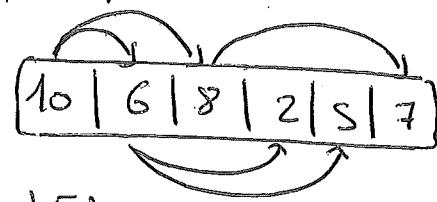
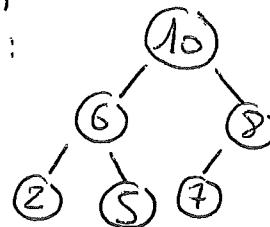
### TRI PAR TAS (Heapsort)

On peut, en utilisant une structure de tas, implementer un tri qui tient en  $O(n \log n)$  comparaisons dans le pire cas.

- écriture de l'algorithme et des sous-routines
- le faire tourner sur un exemple
- analyser la complexité

• Rappel: un tas = arbre binaire complet tq tout noeud soit  $\geq$  à ses fils (max)

exple :



$$\text{parent}[i] = \lfloor i/2 \rfloor, \text{gauche}[i] = 2i, \text{droite}[i] = 2i+1$$

• Algorithme:

Complexité

\* Tri\_tas(A) := Construit\_tas(A)  
 $O(n \log n)$  Pour  $i = A.\text{Length} \rightarrow 2$   
 Echanger( $A[i], A[0]$ )  
 $A.\text{tas.size} = A.\text{tas.size} - 1$   
 Tassifier( $A, 1$ )

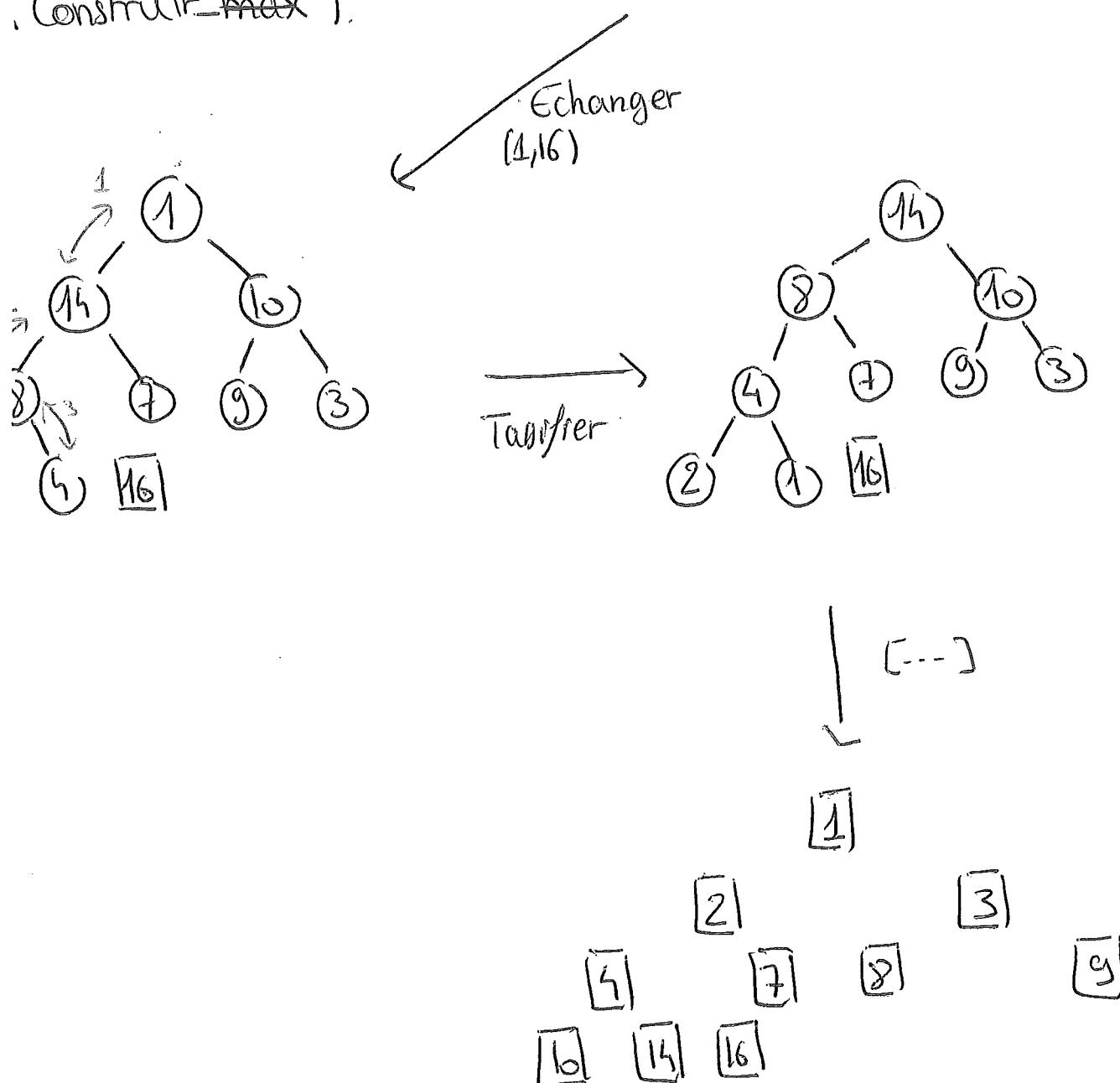
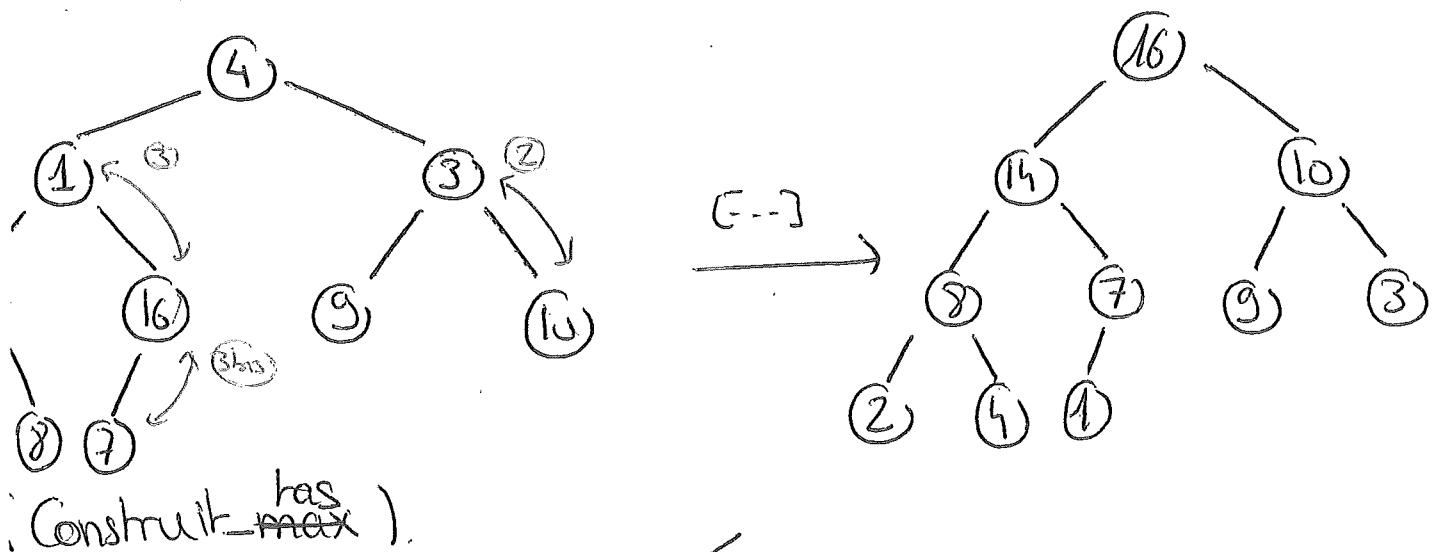
$O(n \log n)$

$\left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\} n \times O(\log n)$

\* Tassifier(A, i) :=  $T(n) \leq T(2n/3) + O(1)$   
 $\downarrow$  (master theorem)  
 $T(n) = O(n \log n)$   
 $\ell = \text{gauche}[i], r = \text{droite}[i], \text{max} = i$   
 Si  $\ell \leq A.\text{tas.size}$  &  $A[\ell] > A[i]$   
 $\text{max} = \ell$   
 Si  $r \leq A.\text{tas.size}$  &  $A[r] > A[\text{max}]$   
 $\text{max} = r$   
 Si  $\text{max} \neq i$   
 Echanger( $A[i], A[\text{max}]$ )  
 Tassifier( $A, \text{max}$ )

\* Construit\_tas :=  $T(n) \leq n \times \text{Tassifier}(n)$   
 $\leq O(n \log n)$   
 $A.\text{tas.size} = A.\text{Length}$   
 Pour  $i = \lfloor A.\text{Length}/2 \rfloor \rightarrow 1$   
 Tassifier( $A, i$ ).

• Exemple :  $A = 4-1-3-2-16-9-10-14-8-7$



$$A = 1-2-3-4-7-8-9-10-14-16$$

Référence : Cormen, chap6.

903

D.3

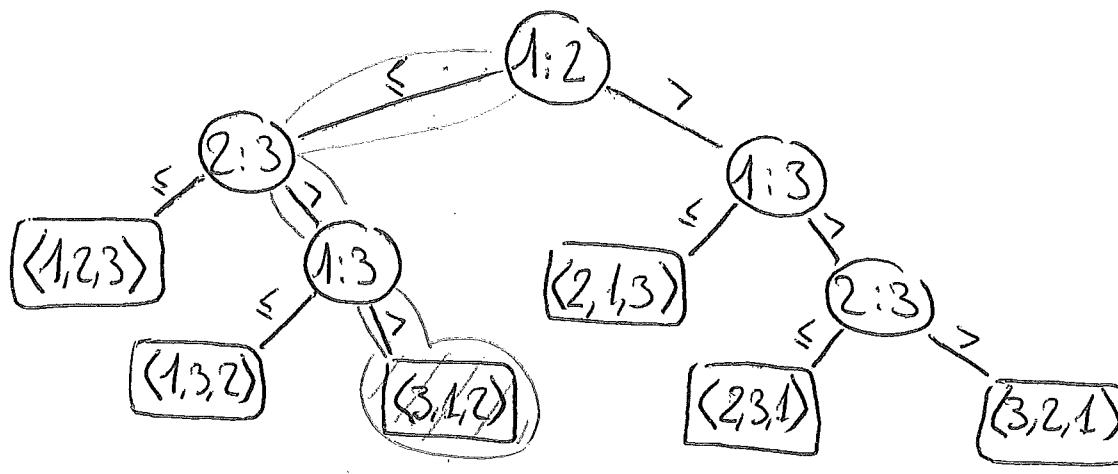
DEVELOPPEMENTBORNE INFÉRIEURE DU  
TRI PAR COMPARAISON.

La complexité dans le pire cas d'un algorithme de tri par comparaison est au moins  $\Omega(n \log n)$ .

- arbres de décision
- modélisation d'un tri par comparaison avec un arbre de décision, exemple
- calcul de la borne inférieure

- Un arbre de décision (ici) : arbre(binaire) enraciné tel que :
  - \* les noeuds sont étiquetés par des tests
  - \* les arêtes sont étiquetées par le résultat du test du noeud au dessus
  - \* les feuilles sont étiquetées par les décisions.
- Un algorithme de tri par comparaison peut être vu comme un arbre de décision où :
  - \* les noeuds représentent les comparaisons successives
  - \* les branches représentent le résultat des comparaisons
  - \* les feuilles représentent les permutations.

Exemple: Tri par insertion sur 3 éléments :



Légende :

$a:b$  = on compare  $A(a)$  et  $A(b)$ .

$\leq$  = le résultat est  $a \leq$

$>$  = le résultat est  $a >$

$(x,y,z)$  = la permutation le tableau trié est  $(A(x), A(y), A(z))$ .

## Calcul de la borne inférieure :

- \* Le nombre de comparaisons effectuées par l'algorithme correspond à la longueur du chemin emprunté pour arriver à la bonne permutation.
- \* Donc dans le pire cas = max {longueur des chemins racine-feuille} = hauteur de l'arbre =  $h$ .
- \* Comme toute permutation est a priori possible, le nombre de feuilles est égal au nombre de permutations =  $n!$

Un arbre binnaire de hauteur  $h$  a au maximum  $2^h$  feuilles, donc:

$$n! \leq 2^h$$

$$\Downarrow \leftarrow (\text{log } \nearrow)$$

$$\log(n!) \leq h$$

Formule  
de Stirling

$$\rightarrow \underbrace{\pi}_{\approx}$$

$$\bullet O(n \log n)$$

$$\left[ n! = \sqrt{2\pi n} \left( \frac{n}{e} \right)^n \left( 1 + O\left(\frac{1}{n}\right) \right) \right]$$

Référence : Cormen, chap 8.1