Module EA4 – Éléments d'Algorithmique II

Dominique Poulalhon dominique.poulalhon@liafa.univ-paris-diderot.fr

Université Paris Diderot L2 Informatique Année universitaire 2014-2015

Tri par fusion

- $\Theta(n \log n)$ comparaisons au pire (mais dans tous les cas),
- la constante cachée dans le Θ est importante,
- ne trie pas en place : complexité en espace $\in \Theta(n)$

- $\Theta(n^2)$ comparaisons au pire, $\Theta(n)$ au mieux,
- trie en place

Tri par fusion

- $\Theta(n \log n)$ comparaisons au pire (mais dans tous les cas),
- la constante cachée dans le Θ est importante,
- ne trie pas en place : complexité en espace $\in \Theta(n)$

- $\Theta(n^2)$ comparaisons au pire, $\Theta(n)$ au mieux,
- trie en place
- quid de la complexité en moyenne du tri par insertion?

Tri par fusion

- $\Theta(n \log n)$ comparaisons au pire (mais dans tous les cas),
- la constante cachée dans le Θ est importante,
- ne trie pas en place : complexité en espace $\in \Theta(n)$

- $\Theta(n^2)$ comparaisons au pire, $\Theta(n)$ au mieux,
- trie en place
- quid de la complexité en moyenne du tri par insertion?
- dans quels cas trie-t-il en $\Theta(n)$?

Tri par fusion

- $\Theta(n \log n)$ comparaisons au pire (mais dans tous les cas),
- la constante cachée dans le Θ est importante,
- ne trie pas en place : complexité en espace $\in \Theta(n)$

- $\Theta(n^2)$ comparaisons au pire, $\Theta(n)$ au mieux,
- trie en place
- quid de la complexité en moyenne du tri par insertion?
- dans quels cas trie-t-il en $\Theta(n)$?
- existe-t-il un algorithme de meilleure complexité en moyenne que le tri-fusion?

Tri par fusion

- $\Theta(n \log n)$ comparaisons au pire (mais dans tous les cas),
- la constante cachée dans le Θ est importante,
- ne trie pas en place : complexité en espace $\in \Theta(n)$

- $\Theta(n^2)$ comparaisons au pire, $\Theta(n)$ au mieux,
- trie en place
- quid de la complexité en moyenne du tri par insertion?
- dans quels cas trie-t-il en $\Theta(n)$?
- existe-t-il un algorithme de meilleure complexité en moyenne que le tri-fusion?
- ... et qui trie en place?

inversion de σ : couple (i,j) d'éléments de $[\![1,n]\!]$ tel que

$$\mathfrak{i} < \mathfrak{j} \text{ et } \sigma^{-1}(\mathfrak{i}) > \sigma^{-1}(\mathfrak{j})$$

notations : $\mathcal{I}(\sigma) = \{(i, j) \text{ inversion de } \sigma\}$, $Inv(\sigma)$ son cardinal

inversion de σ : couple (i, j) d'éléments de [1, n] tel que

$$\mathfrak{i} < \mathfrak{j} \text{ et } \sigma^{-1}(\mathfrak{i}) > \sigma^{-1}(\mathfrak{j})$$

notations : $\mathcal{I}(\sigma) = \{(i, j) \text{ inversion de } \sigma\}$, $Inv(\sigma)$ son cardinal

Exemple $\sigma = 246153$ a 7 inversions:

• 246153

- 246153246153

- 246153
- 246153
- 246153

• 246153

inversion de σ : couple (i,j) d'éléments de $[\![1,n]\!]$ tel que

$$\mathfrak{i} < \mathfrak{j} \text{ et } \sigma^{-1}(\mathfrak{i}) > \sigma^{-1}(\mathfrak{j})$$

notations : $\mathcal{I}(\sigma) = \{(i,j) \text{ inversion de } \sigma\}$, $Inv(\sigma)$ son cardinal

Proposition

$$\textit{pour tout } \sigma \in \mathfrak{S}_n, \ 0 \leqslant Inv(\sigma) \leqslant \frac{n(n-1)}{2}$$



inversion de σ : couple (i,j) d'éléments de $[\![1,n]\!]$ tel que

$$\mathfrak{i} < \mathfrak{j} \text{ et } \sigma^{-1}(\mathfrak{i}) > \sigma^{-1}(\mathfrak{j})$$

notations : $\mathcal{I}(\sigma) = \{(i,j) \text{ inversion de } \sigma\}$, $Inv(\sigma)$ son cardinal

Proposition

pour tout
$$\sigma \in \mathfrak{S}_n$$
, $0 \leqslant Inv(\sigma) \leqslant \frac{n(n-1)}{2}$

Proposition

la valeur moyenne de $Inv(\sigma)$ pour $\sigma \in \mathfrak{S}_n$ est $\frac{n(n-1)}{4}$



échange de deux valeurs contiguës \iff multiplication (à droite) par une transposition de type $(i\ i+1)$

échange de deux valeurs contiguës \iff multiplication (à droite) par une transposition de type $(i \ i+1)$

effet de la multiplication (à droite) par une transposition (i i + 1): ajout ou suppression d'une inversion

échange de deux valeurs contiguës \iff multiplication (à droite) par une transposition de type $(i \ i+1)$

effet de la multiplication (à droite) par une transposition (i i + 1): ajout ou suppression d'une inversion

Proposition

le tri par insertion supprime exactement une inversion à chaque échange

échange de deux valeurs contiguës \iff multiplication (à droite) par une transposition de type $(i \ i+1)$

effet de la multiplication (à droite) par une transposition (i i+1): ajout ou suppression d'une inversion

Proposition

le tri par insertion supprime exactement une inversion à chaque échange

Théorème

la complexité moyenne du tri par insertion est en $\Theta(n^2)$

Exemple:

8 3 5 1 9 4 7 2 0 6

Exemple:

8 3 5 1 9 4 7 2 0 6

Exemple:



Exemple:

8 3 5 1 9 4 7 2 0 6

Exemple:

3 1 4 2 0 5 8 9 7 6

Tri rapide (Quicksort), version 1

```
def partition(T) : # les éléments sont supposés distincts
  pivot = T[0]
  gauche = [ elt for elt in T if elt < pivot ]
  droite = [ elt for elt in T if elt > pivot ]
  return pivot, gauche, droite
```

Tri rapide (Quicksort), version 1

```
def partition(T) : # les éléments sont supposés distincts
 pivot = T[0]
 gauche = [ elt for elt in T if elt < pivot ]
 droite = [ elt for elt in T if elt > pivot ]
 return pivot, gauche, droite
def tri_rapide(T) :
 if len(T) < 2 : return T
 pivot, gauche, droite = partition(T)
 return tri_rapide(gauche) + [pivot] + tri_rapide(droite)
```

Exemple:

3 5 1 6 4 7 2

Exemple:

3 5 1 6 4 7 2

Exemple:

3 5 1 6 4 7 2

Exemple:

3 1 6 4 7 2

Exemple:

3 1 6 4 7 2

Exemple:

3 6 4 7 2

Exemple:

3 6 4 7 2

Exemple:

3 6 4 7 2

Exemple:

3 5 6 4 7 2

Exemple:

3 5 6 4 7 2

Exemple:

 1
 2
 3
 5
 6
 4
 7

Exemple:

 1
 2
 3
 5
 6
 4
 7

Exemple:

1 2 3 5 6 4 7

Exemple:

 3
 5
 6
 4
 7

Exemple:

1 2 3 5 6 4 7

Exemple:

 1
 2
 3
 5
 6
 4
 7

Exemple:

1 2 3 5 6 4 7

Exemple:

 1
 2
 3
 5
 6
 4
 7



Exemple:

Exemple:

Exemple:

Exemple:

1 2 3 4 5 6

Exemple:

Exemple:

1234567

```
def partition(T) : # les éléments sont supposés distincts
  pivot = T[0]
  gauche = [ elt for elt in T if elt < pivot ]
  droite = [ elt for elt in T if elt > pivot ]
  return pivot, gauche, droite
```

```
def partition(T) : # les éléments sont supposés distincts
  pivot = T[0]
  gauche = [ elt for elt in T if elt < pivot ]
  droite = [ elt for elt in T if elt > pivot ]
  return pivot, gauche, droite
```

Complexité de partition : $\Theta(n)$ comparaisons

Complexité de partition : $\Theta(n)$ comparaisons

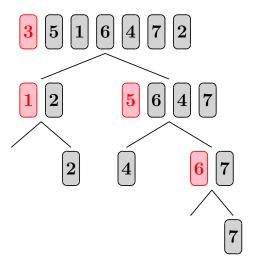
Complexité de partition : $\Theta(n)$ comparaisons

```
def tri_rapide(T) :
   if len(T) < 2 : return T
   pivot, gauche, droite = partition(T)
   return tri_rapide(gauche) + [pivot] + tri_rapide(droite)</pre>
```

Complexité de partition : $\Theta(n)$ comparaisons

```
def tri_rapide(T) :
   if len(T) < 2 : return T
   pivot, gauche, droite = partition(T)
   return tri_rapide(gauche) + [pivot] + tri_rapide(droite)</pre>
```

Complexité de tri_rapide au pire : $\Theta(n^2)$ comparaisons

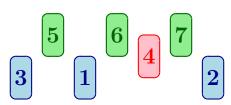


Exemple:

3 5 1 6 4 7 2

Exemple:

3 5 1 6 4 7 2



Exemple:

3 1 2 4 5 6 7



Exemple:

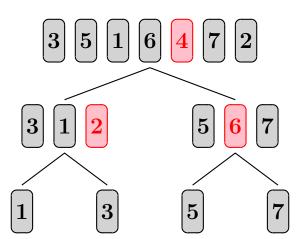


Exemple:

 1
 2
 3
 4
 5
 6
 7

Exemple:

1234567



Complexité de tri_rapide au pire : $\Theta(n^2)$ comparaisons

Complexité de tri_rapide dans le meilleur des cas :

 $\Theta(n \log n)$ comparaisons

Complexité de tri_rapide en moyenne (admis):

 $\Theta(n \log n)$ comparaisons

Inconvénients

- partition fait deux parcours, là où un seul suffit manifestement
- ne trie pas en place même les éléments « bien placés » sont déplacés
- les mauvais cas sont des cas « assez probables » : tableaux triés ou presque, à l'endroit ou à l'envers

```
def tri_rapide(T, debut, fin) : # trie T[debut:fin]
  if fin - debut < 2 : return
  indice_pivot = partition(T, debut, fin)
  tri_rapide(T, debut, indice_pivot)
  tri_rapide(T, indice_pivot + 1, fin)</pre>
```

< ₱ ▶

```
def tri_rapide(T, debut, fin) : # trie T[debut:fin]
 if fin - debut < 2 : return
 indice_pivot = partition(T, debut, fin)
 tri_rapide(T, debut, indice_pivot)
 tri_rapide(T, indice_pivot + 1, fin)
def partition(T, debut, fin) :
 pivot, gauche, droite = T[debut], debut + 1, fin - 1
 while gauche < droite :
   while T[gauche] < pivot : gauche += 1
   while T[droite] > pivot : droite -= 1
   if gauche < droite :
     T[gauche], T[droite] = T[droite], T[gauche]
     gauche, droite = gauche + 1, droite - 1
 T[debut], T[droite] = T[droite], pivot
 return droite
```

Exemple:

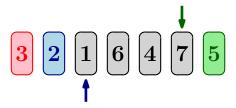
3 5 1 6 4 7 2

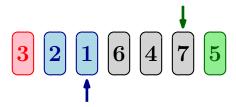


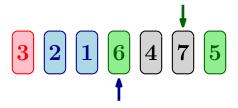


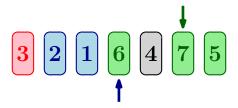


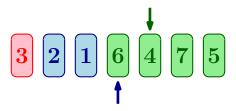


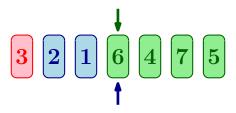


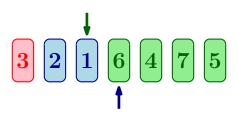


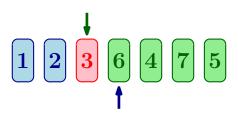








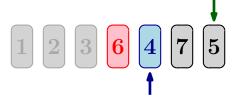












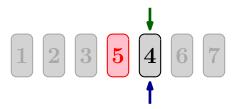


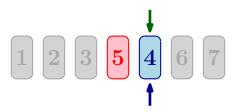


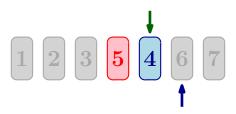


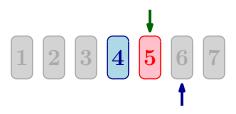












Exemple:

1234567

Tri rapide, version randomisée

Il reste le cas problématique des tableaux (presque) triés

```
def partition(T, debut, fin) :
 alea = random.randint(debut, fin - 1)
 T[debut], T[alea] = T[alea], T[debut]
 pivot, gauche, droite = T[debut], debut + 1, fin - 1
 while gauche < droite :
   while T[gauche] < pivot : gauche += 1</pre>
   while T[droite] > pivot : droite -= 1
   if gauche < droite :
     T[gauche], T[droite] = T[droite], T[gauche]
     gauche, droite = gauche + 1, droite - 1
 T[debut], T[droite] = T[droite], pivot
 return droite
```

Rang

l'élément de rang k d'un tableau T est l'unique x de T tel que

- T contient k-1 éléments plus petits que x
- T contient len(T) − k éléments plus grands que x

Rang

l'élément de rang k d'un tableau T est l'unique x de T tel que

- T contient k-1 éléments plus petits que x
- T contient len(T) − k éléments plus grands que x

Cas particuliers

• *si* T est trié : T[k-1]

Rang

l'élément de rang k d'un tableau T est l'unique x de T tel que

- T contient k-1 éléments plus petits que x
- T contient len(T) − k éléments plus grands que x

- *si* T est trié : T[k-1]
- élément de rang 1 : minimum(T)

Rang

l'élément de rang k d'un tableau T est l'unique x de T tel que

- T contient k-1 éléments plus petits que x
- T contient len(T) k éléments plus grands que x

- *si* T est trié : T[k-1]
- élément de rang 1 : minimum(T)
- élément de rang len(T) : maximum(T)

Rang

l'élément de rang k d'un tableau T est l'unique x de T tel que

- T contient k-1 éléments plus petits que x
- T contient len(T) k éléments plus grands que x

- *si* T est trié : T[k-1]
- élément de rang 1 : minimum(T)
- élément de rang len(T) : maximum(T)
- élément « du milieu » : médian(T) (ou médiane(T))

Rang

l'élément de rang k d'un tableau T est l'unique x de T tel que

- T contient k-1 éléments plus petits que x
- T contient len(T) k éléments plus grands que x

- *si* T est trié : T[k-1]
- élément de rang 1 : minimum(T)
- élément de rang len(T) : maximum(T)
- élément « du milieu » : médian(T) (ou médiane(T))

Rang

l'élément de rang k d'un tableau T est l'unique x de T tel que

- T contient k-1 éléments plus petits que x
- T contient len(T) k éléments plus grands que x

- *si* T est trié : T[k-1]
- élément de rang 1 : minimum(T)
- élément de rang len(T) : maximum(T)
- élément « du milieu » : médian(T) (ou médiane(T))

```
si n = len(T) impair : rang \frac{1}{2}(n+1)
si \ell pair : rang \frac{1}{2}n ou \frac{1}{2}n+1
```



selection(T, k)

étant donné un tableau T et un entier k, déterminer l'élément de rang k de T

selection(T, k)

étant donné un tableau T et un entier k, déterminer l'élément de rang k de T

Solution nº 1

- trier T
- retourner T[k-1]

selection(T, k)

étant donné un tableau T et un entier k, déterminer l'élément de rang k de T

Solution nº 1

- trier T
- retourner T[k-1]

 $\implies \Theta(n \log n)$ comparaisons (au pire)

minimum(T)

étant donné un tableau $\mathbb T,$ déterminer le plus petit élément de $\mathbb T$

maximum(T)

étant donné un tableau T, déterminer le plus grand élément de T

min_et_max_simultanés(T)

étant donné un tableau T, déterminer le plus petit et le plus grand éléments de T

min_et_max_simultanés(T)

étant donné un tableau T, déterminer le plus petit et le plus grand éléments de T

```
def min_et_max(T) : \# cas où len(T) est impaire
 min = max = T[0]
  for elt1, elt2 in zip(T[1::2], T[2::2]) : # 2 par 2
   if elt1 < elt2 :
     if elt1 < min : min = elt1
     if elt2 > max : max = elt2
   else : ## échanger le rôle de elt1 et elt2
 return min, max
                    \implies \frac{3}{2}(n-1) comparaisons (si n impair)
```

min_et_max_simultanés(T)

étant donné un tableau T, déterminer le plus petit et le plus grand éléments de T

```
def min_et_max(T) : # cas où len(T) est paire
  if T[0] < T[1] : min, max = T[0], T[1]
  else: min, max = T[1], T[0]
 for elt1, elt2 in zip(T[2::2], T[3::2]) : # 2 par 2
   if elt1 < elt2 ·
     if elt1 < min : min = elt1
     if elt2 > max : max = elt2
   else : ## échanger le rôle de elt1 et elt2
 return min, max
                        \implies \frac{3n}{2} - 2 comparaisons (si n pair)
```

SÉLECTION - CAS GÉNÉRAL

```
def selection(T, k) :
  for i in range(k) :
    tmp = i
    for j in range(i, len(T)) :
       if T[j] < T[tmp] : tmp = j
    T[i], T[tmp] = T[tmp], T[i]
  return T[k-1]</pre>
```

SÉLECTION - CAS GÉNÉRAL

```
def selection(T, k) :
 for i in range(k):
   tmp = i
   for j in range(i, len(T)) :
     if T[j] < T[tmp] : tmp = j
   T[i], T[tmp] = T[tmp], T[i]
 return T[k-1]
                            ⇒ kn comparaisons (environ)
```

si k est petit, c'est sensiblement mieux que $\Theta(n \log n)$!

```
def selection_rapide(T, k) :
    if len(T) == 1 and k == 1 : return T[0]
    pivot, gauche, droite = partition(T)
    position = len(gauche) + 1
    if position == k : return pivot
    if position > k : return selection_rapide(gauche, k)
    return selection_rapide(droite, k - position)
```

```
def selection_rapide(T, k) :
   if len(T) == 1 and k == 1 : return T[0]
   pivot, gauche, droite = partition(T)
   position = len(gauche) + 1
   if position == k : return pivot
   if position > k : return selection_rapide(gauche, k)
   return selection_rapide(droite, k - position)
```

Complexité de selection_rapide au pire : $\Theta(n^2)$ comparaisons

Complexité de selection_rapide dans le meilleur des cas : $\Theta(\mathfrak{n}) \text{ comparaisons}$

Complexité de selection_rapide en moyenne (admis) : $\Theta(n)$ comparaisons

Complexité de selection_rapide en moyenne (admis) : $\Theta(\mathfrak{n}) \text{ comparaisons}$

En choisissant comme pivot la médiane d'un échantillon de 5 éléments, on obtient un algorithme de complexité $\Theta(n)$ dans le pire des cas (admis)