### Algorithmique Appliquée

**BTS SIO SISR** 

Algorithmes de recherche et de tri





### Plan

- Algorithmiques classiques
- Recherche en Python
- Recherche linéaire
- Recherche binaire
- Tri en Python
- ullet Algorithmes de tri en  $O(N^2)$
- Partition
- Tri Rapide
- Tri Fusion

### Correction du travail à la maison





## DM : Retour sur la complexité et les tests

Lien vers le sujet de DM.

# Retour sur les classes de problèmes usuelles en algorithmique





### Familles d'algorithmes classiques

	Famille d'algorithmes	Exemple de problème	Exemple d'algorithme
	Recherche	Trouver un nombre dans une liste	Recherche binaire
	Tri	Trier une liste	Tri Fusion
_	Graphes	Trouver le plus court chemin	Bellman-Ford
	Chaînes de caractères	Trouver une sous- chaîne	Boyer-Moore



### Intérêt

- De nombreux problèmes peuvent se décomposer en sous-problèmes.
- Ces sous-problèmes se ramènent souvent à ceux résolus par les algorithmes classiques.

# Exemples d'autres problèmes

- Optimisation :
  - Graphes, Tri, Recherche.
- Décision :
  - Graphes, Tri, Recherche.
- Classification :
  - Graphes, Tri, Recherche.
- Résolution d'équations (solver \(\overline{\text{\*\*}}\)



### Recherche en Python





### Opérateur in

```
L = [1, 4, 8, 62]
if 4 in L:
print("On a trouvé 4")
```



On a trouvé 4

### Egalement pour les set et tuple

```
S = {1, 4, 8, 62}
if 4 in S:
    print("On a trouvé 4")

T = (1, 4, 8, 62)
if 4 in T:
    print("On a trouvé 4")
```



```
On a trouvé 4
On a trouvé 4
```



#### Chaînes de caractères

```
Ch = "1, 4, 8, 62"
if "4" in Ch:
    print("On a trouvé 4")
```



On a trouvé 4

#### **Dictionnaires**

```
D = {"un": 1, "quatre": 4, "huit": 8, "soixante deux": 62}
if "quatre" in D:
    print("On a trouvé quatre")

if 4 in D.values():
    print("On a trouvé 4")
```



On a trouvé quatre On a trouvé 4



### Valeur par défaut

```
resultat = D.get("trois", -1)
print(resultat)
```



- 1

### Recherche linéaire





### Implémentation itérative

```
def recherche_lineaire(collection, cle):
    for i in range(len(collection)):
        if collection[i] == cle:
            return i
    return -1
```

### Preuve d'algorithme

#### Preuve triviale

- On parcourt chaque élément de la collection une unique fois, donc l'algorithme s'arrête quand chaque élément est traité.
- Chaque élément est comparé à la clé.
- Donc si un élément est égal à la clé, il sera trouvé.

### Complexité

- ullet O(N): on parcourt chaque élément une fois.
- $\Omega(1)$  : si le 1er élément est égal à la clé, l'algorithme s'arrête immédiatement.



### Implémentation récursive

```
def recherche_lineaire(collection, cle):
    def recherche_lineaire_impl(collection, cle, index):
        if index == len(collection):
            return -1
        if collection[index] == cle:
            return index
        return recherche_lineaire_impl(collection, cle, index + 1)
```

#### Preuve de la version récursive

- L'index est incrémenté à chaque récursion.
- La récursion s'arrête lorsque l'index est égal à la taille de la collection.
- A chaque récursion, on teste l'élément à l'index actuel.
- La récursion s'arrête si l'élément à l'index actuel est égal à la clé.
- On parcourt donc chaque élémént une fois et le reste est identique à la version itérative.

### Recherche binaire

Binary search

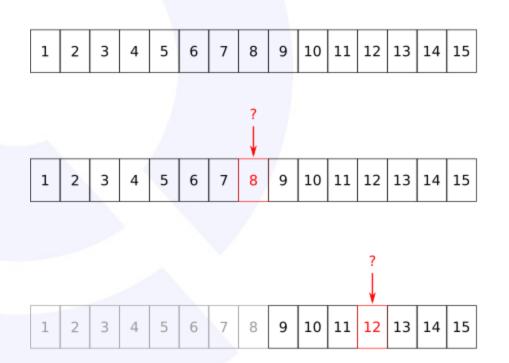


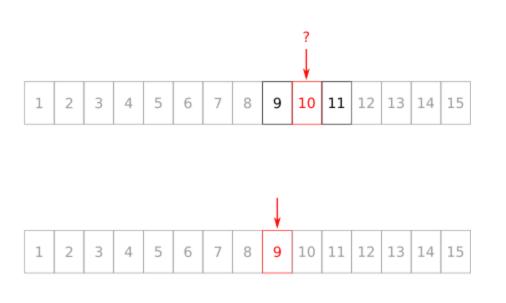


### Implémentation itérative

```
def recherche_binaire(collection, cle):
    debut = 0
    fin = len(collection) - 1
    while debut <= fin:</pre>
        milieu = debut + (fin - debut) // 2
        actuel = collection[milieu]
        if cle < actuel:</pre>
            fin = milieu - 1
        elif cle > actuel:
            debut = milieu + 1
        else:
            return milieu
    return -1
```

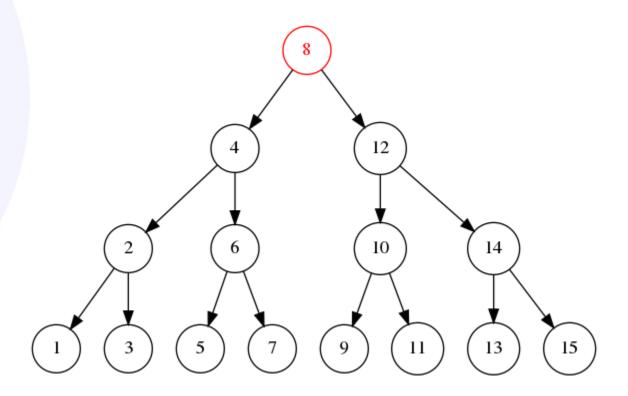
### Illustration de l'exécution



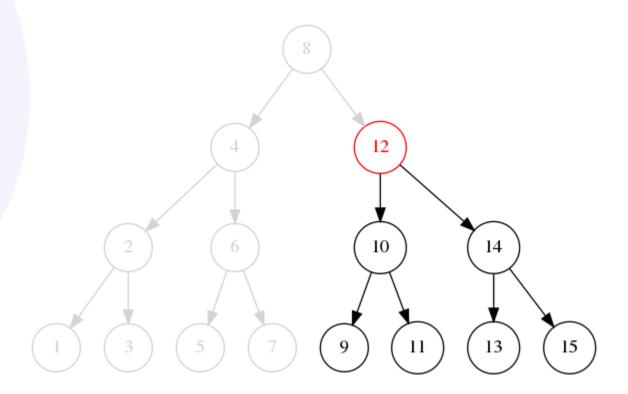




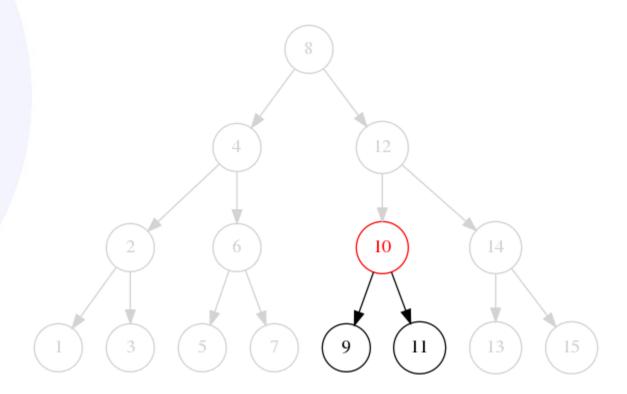
### Exécution sous forme d'arbre (1/4)



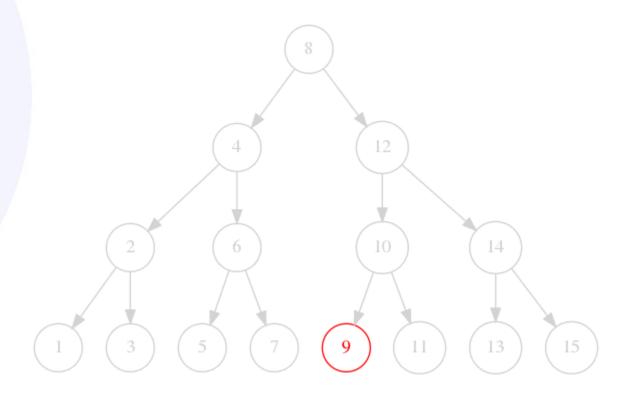
### Exécution sous forme d'arbre (2/4)



### Exécution sous forme d'arbre (3/4)



### Exécution sous forme d'arbre (4/4)



### Preuve d'algorithme

- A chaque itération :
  - Soit on trouve la clé et l'algorithme s'arrête.
  - Soit l'interval de recherche est réduit de moitié et converge vers la clé car la collection est triée :
    - Soit la borne de fin va au milieu,
    - Soit la borne de début va au milieu.

### Complexité

- $O(\log N)$  : on parcourt chaque étage de l'arbre binaire une fois au maximum.
- $\Omega(1)$  : si l'élément du milieu est égal à la clé, l'algorithme s'arrête immédiatement.



### Profondeur de l'arbre (1/6)

- ullet A la racine de l'arbre (profondeur p=1), on a un seul noeud.
- A chaque niveau, on multiplie le nombre de noeuds par 2.
- ullet A un niveau donné, on a donc  $2^{p-1}$  noeuds.



### Profondeur de l'arbre (2/6)

Profondeur	Arbre	Nombre de noeuds	
1	8	$2^0 = 1$	2 <sup>p-1</sup>
2	12	$2^1 = 2$	2 <sup>p-1</sup>
3	2 6 10 14	$2^2 = 4$	2 <sup>p-1</sup>
4	1 3 5 7 9 11 13 15	$2^3 = 8$	2 <sup>p-1</sup>

Total = 
$$\sum_{i=0}^{p-1} 2^i = 15$$

### Profondeur de l'arbre (3/6)

Donc le nombre total maximal de noeuds N est relié à la profondeur p :

$$N=\sum_{i=0}^{p-1}2^i$$



### Profondeur de l'arbre (4/6)

#### Un peu d'arithmétique

$$egin{aligned} 2^p &= 2^p imes 1 \ &= 2^p imes (2-1) \ &= 2^{p+1} - 2^p \end{aligned}$$

33



### Profondeur de l'arbre (5/6)

#### Application à la somme des profondeurs

$$N = \sum_{i=0}^{p-1} 2^i = 2^{p-1} + 2^{p-2} + \dots + 2^0$$

$$= (2^p - 2^{p-1}) + (2^{p-1} - 2^{p-2}) + \dots + (2^2 - 2^1) + (2^1 - 2^0)$$

$$= 2^p + (-2^{p-1} + 2^{p-1}) + \dots + (-2^1 + 2^1) - 2^0$$

$$= 2^p - 2^0$$

$$= 2^p - 1$$



### Profondeur de l'arbre (6/6)

#### Retour sur le logarithme

$$egin{aligned} 2^p - 1 &= N \ 2^p &= N + 1 \ \log_2(2^p) &= \log_2(N+1) \ p \log_2(2) &= \log_2(N+1) \ p &= \log_2(N+1) \end{aligned}$$

### Preuve de la complexité

$$egin{aligned} O(p) &= O(\log_2(N+1)) \ &= O(\log(N)) \end{aligned}$$

On avait vu que la complexité de la recherche binaire était proportionnelle à la profondeur p de l'arbre, c'est- à-dire O(p) soit  $O(\log N)$ .

# Implémentation récursive

```
def recherche_binaire(collection, cle):
    def recherche_binaire_impl(collection, cle, debut, fin):
        if fin < debut:</pre>
            return -1
        milieu = debut + (fin - debut) // 2
        actuel = collection[milieu]
        if cle < actuel:
            return recherche_binaire_impl(collection, cle, debut, milieu - 1)
        elif cle > actuel:
            return recherche_binaire_impl(collection, cle, milieu + 1, fin)
        else:
            return milieu
   debut = 0
    fin = len(collection) - 1
    return recherche_binaire_impl(collection, cle, debut, fin)
```

## Relation de récurrence

- Une autre manière de prouver la complexité serait d'utiliser une relation de récurrence.
- On pose que le nombre maximal de comparaisons C pour N=1 est C(1)=1.
- ullet On établi alors que  $C(N)=1+C(rac{N}{2}).$
- La résolution de la relation de récurrence donne également  $O(\log_2(N))$ .



# TP: Recherche dans une collection





#### TP: Recherche dans une collection

Lien vers le sujet de TP.

# Tri en Python





# Tri interne

#### In-place sort

```
L = [6, 2, 5, 1, 9, 3, 8, 7, 4]
L.sort()
print(L)
```



[1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]



## Renvoie une liste triée

```
L1 = [6, 2, 5, 1, 9, 3, 8, 7, 4]

L2 = sorted(L1)

print(f"L1 = {L1}")

print(f"L2 = {L2}")
```



# Cas des tuples

```
T = (6, 2, 5, 1, 9, 3, 8, 7, 4)
T2 = sorted(T)
print(T2)
```



[1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]

# Cas des sets

```
S = {6, 2, 5, 1, 9, 3, 8, 7, 4}
S2 = sorted(S)
print(S2)
```



[1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]

# Cas des chaînes de caractères (1/2)

```
Ch = "6, 2, 5, 1, 9, 3, 8, 7, 4"
Ch2 = sorted(Ch)
print(Ch2)
```



## Cas des chaînes de caractères (2/2)

```
Ch = "6, 2, 5, 1, 9, 3, 8, 7, 4"
Ch3 = sorted(Ch.replace(" ", "").replace(",", ""))
print(Ch3)
```



```
['1', '2', '3', '4', '5', '6', '7', '8', '9']
```

## Cas des dictionnaires (1/2)

```
D = {"un": 1, "deux": 2, "trois": 3}
D2 = sorted(D)
print(D2)
```



```
['deux', 'trois', 'un']
```

## Cas des dictionnaires (2/2)

```
D = {"un": 1, "deux": 2, "trois": 3}
D3 = sorted(D.values())
print(D3)
```



[1, 2, 3]

### Tri décroissant

```
L = [6, 2, 5, 1, 6, 9, 3, 8, 7, 4]
L.sort(reverse=True)
print(L)
```



[9, 8, 7, 6, 6, 5, 4, 3, 2, 1]

#### Fonction de tri

```
L = [(4, 3, 2, 1), [3, 2, 1], "ba"]
L.sort(key=len)
print(L)
```



['ba', [3, 2, 1], (4, 3, 2, 1)]

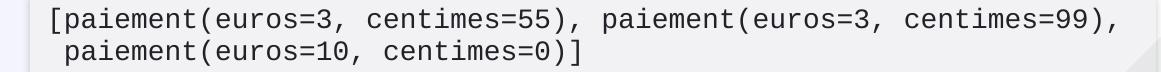
#### Tri d'une structure de données

```
from dataclasses import dataclass

@dataclass
class paiement:
    euros: int = 0
    centimes: int = 0

L = [paiement(10, 0), paiement(3, 55), paiement(3, 99)]
L.sort(key=lambda x: (x.euros, x.centimes))
print(L)
```





#### Combinaison

```
L = [paiement(10, 0), paiement(3, 55), paiement(3, 99)]
L.sort(key=lambda x: (x.euros, x.centimes), reverse=True)
print(L)
```

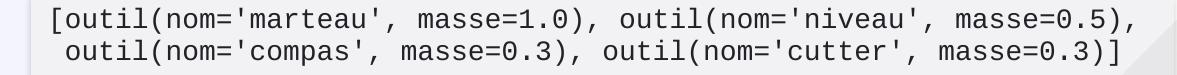


```
[paiement(euros=10, centimes=0), paiement(euros=3, centimes=99),
  paiement(euros=3, centimes=55)]
```

#### Tri dans des ordres inversés sur différentes clés

```
from dataclasses import dataclass
@dataclass
class outil:
    nom: str = ""
    masse: float = 0.
L = [outil("marteau", 1.), outil("niveau", 0.5),
     outil("cutter", 0.3), outil("compas", 0.3)]
L.sort(key=lambda x: (-x.masse, x.nom))
print(L)
```







# Algorithmes de tri en $O(N^2)$





#### Intérêt de l'étude du tri

- Dans le cas général, utilisez sort et sorted pour trier en Python.
- Vous pourriez avoir à implémenter votre propre structure de données et avoir à la trier.
- Les algorithmes de tri sont des cas d'école à connaître en entretien d'embauche.
- Ils présentent un véritable intérêt pédagogique pour aborder les algorithmes linéarithmiques.

## Différents algorithmes

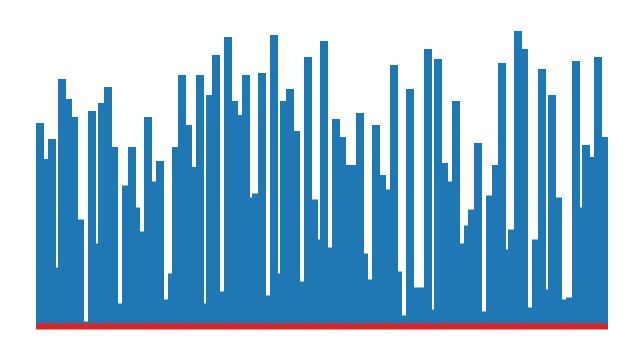
- Il existe de nombreux algorithmes de tri.
- Nous allons en étudier 6.
- Ils sont séparés en 2 familles :
  - $\circ$  Algorithmes en  $O(N^2)$  donc **quadratiques**.
  - $\circ$  Algorithmes en  $O(N\log N)$  donc linéarithmique.



# Algorithme (selection sort 🕌)

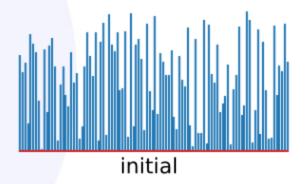
```
def tri_selection(a):
    N = len(a)
    for i in range(N):
        min = i
        for j in range(i, N):
            if a[j] < a[min]:
                min = j
        a[i], a[min] = a[min], a[i]
    return a
```

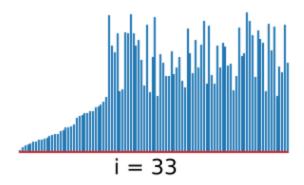
**Exécution animée** 

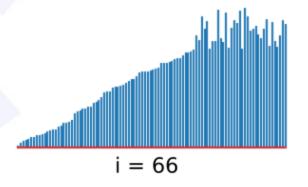


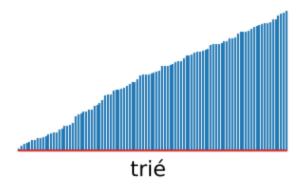


# Quelques étapes d'exécution









## Complexité

- ullet On a  $Nrac{N-1}{2}$  comparaisons et N échanges.
- Par conséquent, on a  $\sim \frac{N^2}{2}$  comparaisons.
- ullet Donc on est en  $O(N^2)$ .

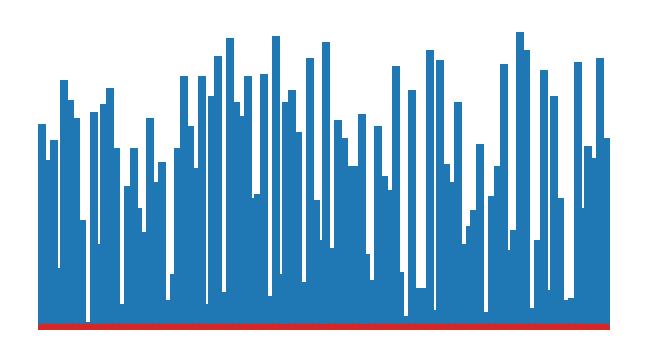
# Algorithme (bubble sort 🗮)

```
def tri_bulles(a):
    N = len(a)

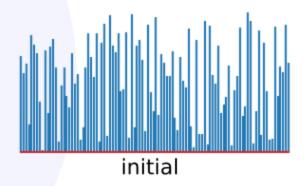
for i in range(N - 1):
    for j in range(N - (i + 1)):
        if a[j] > a[j+1]:
        a[j], a[j+1] = a[j+1], a[j]

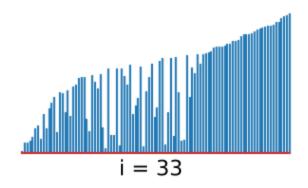
return a
```

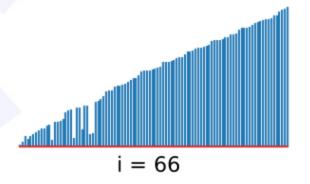
#### **Exécution animée**

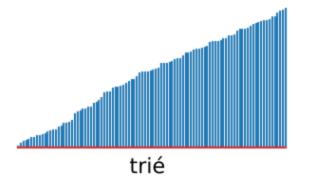


# Quelques étapes d'exécution









## Complexité

- $\bullet$  On a  $N\frac{N-1}{2}$  comparaisons et au pire  $N\frac{N-1}{2}$  échanges.
- Par conséquent, on a  $\sim \frac{N^2}{2}$  comparaisons.
- ullet Donc on est en  $O(N^2)$ .

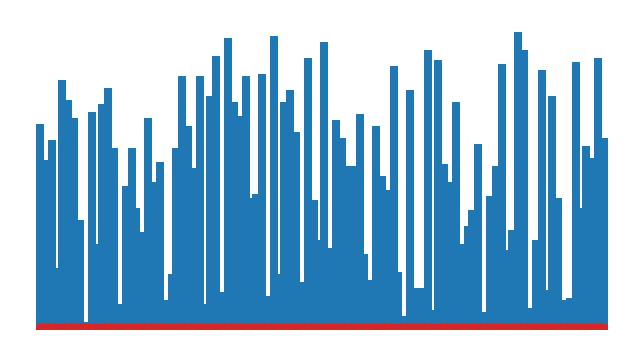


# Algorithme (insertion sort 🕌)

```
def tri_insertion(a):
    N = len(a)

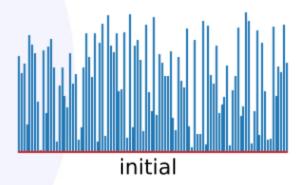
for i in range(1, N):
    j = i
    while j > 0 and a[j] < a[j-1]:
        a[j], a[j-1] = a[j-1], a[j]
        j -= 1</pre>
return a
```

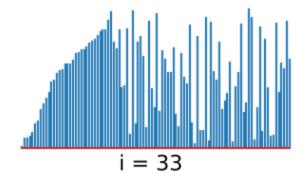
## **Exécution animée**

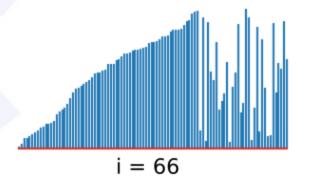


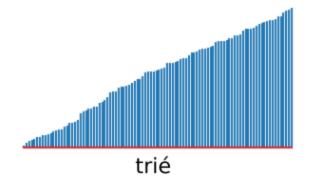


# Quelques étapes d'exécution









## Complexité

- On a  $\sim \frac{N^2}{4}$  comparaisons et  $\sim \frac{N^2}{4}$  échanges.
- ullet Donc on est en  $O(N^2)$  .

# Tri coquille

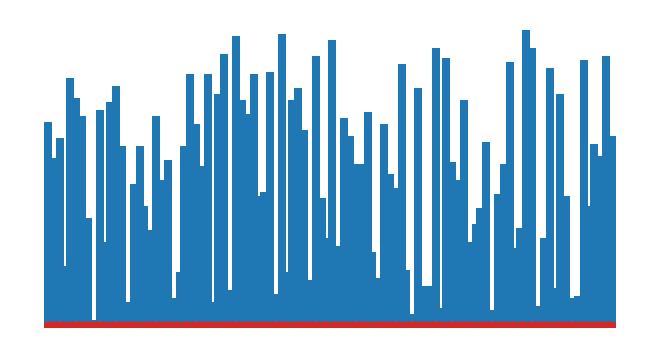
# Algorithme (shell sort \( \bigcup\_{\text{\*}} \)

```
def tri_coquille(a):
   N = len(a)
    h = 1
    while h < N // 3:
        h = 3 * h + 1
    while h >= 1:
        for i in range(h, N):
            while j >= h and a[j] < a[j-h]:
                a[j], a[j-h] = a[j-h], a[j]
                i -= h
        h //= 3
    return a
```



# Tri coquille

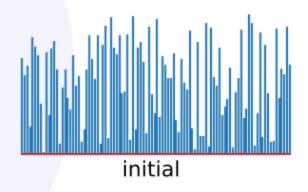
**Exécution animée** 

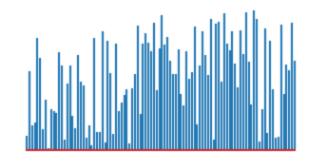


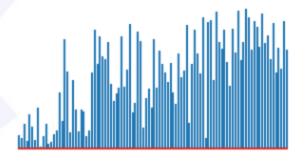


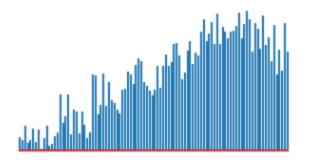
# Tri coquille

# Quelques étapes d'exécution (1/2)



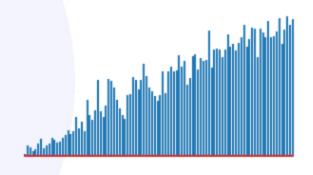


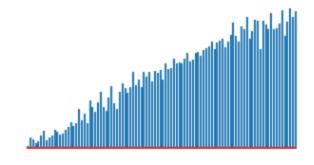


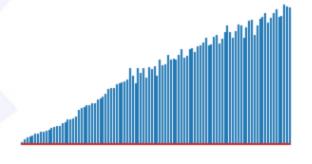


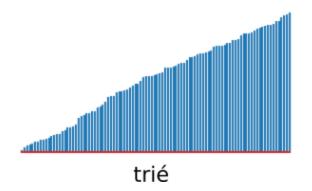
# Tri coquille

### Quelques étapes d'exécution (2/2)





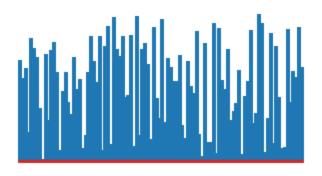


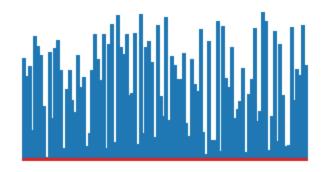


# Tri coquille

### Complexité

- On a  $\sim \sqrt{N^3}$  comparaisons.
- ullet Donc on est en  $O(N^{3/2})$  .

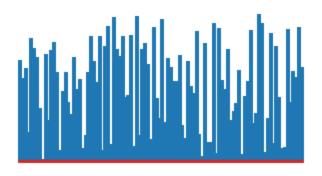


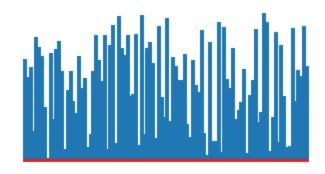


Tri sélection

Tri à bulles



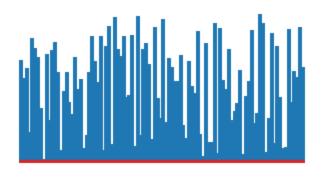


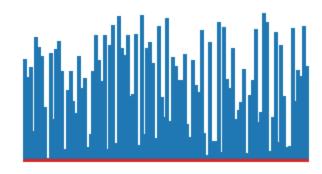


Tri sélection

Tri insertion







Tri insertion

Tri coquille



## Partition: diviser et conquérir

Divide-and-Conquer **\*\*** 





## Diviser et conquérir

- Le principe de **diviser et conquérir** est fondamental en algorithmique.
- On a vu avec la recherche binaire que le fait de diviser en 2 un problème permet de le résoudre beaucoup plus rapidement.

### Rappel sur la partition

- En mathématiques, une partition d'un ensemble est un regroupement de ses éléments dans des sousensembles non-vides tel que chaque élément est inclu dans exactement un sous-ensemble.
- Exemple :
  - $\circ$  pour l'ensemble  $E=\{6,2,5,1,9,3,8,7,4\}$  ,
  - $\circ$  le sous-ensemble  $C_1=\{2,5,1,3,4\}$  ,
  - $\circ$  le sous-ensemble  $C_2=\{6\}$ ,
  - $\circ$  le sous-ensemble  $C_3=\{9,8,7\}$  ,
  - $\circ$  on a  $C_1,C_2,C_3$  qui forment une partition de E.

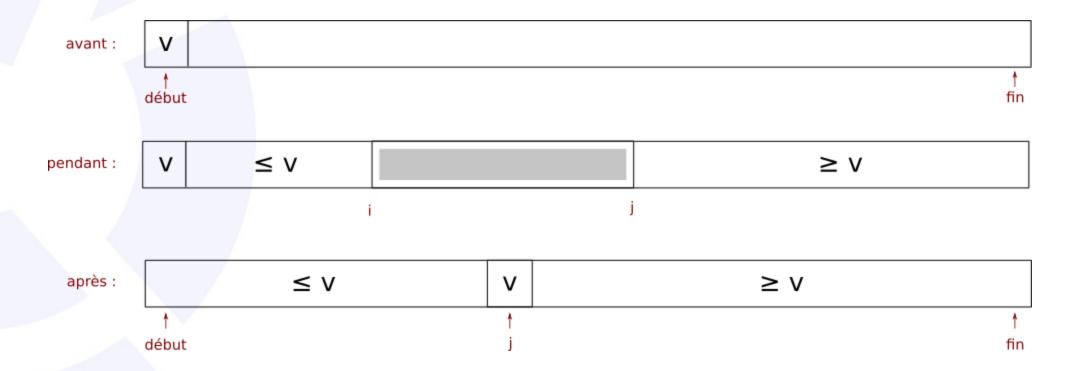
### Partitionner en 2

- L'algorithme de partition vise à diviser un ensemble en 2 sous-ensembles :
  - L'ensemble des éléments strictement plus petit qu'une valeur.
  - L'ensemble des autres éléments.

#### **Partition**

```
def partition(e):
   N = len(e)
    valeur = e[0]
    i = 0
    j = N
   while True:
        i += 1 # Garanti la progression à droite
        while e[i] < valeur and i != N: i += 1 # Scan vers la droite</pre>
        j -= 1 # Garanti la progression à gauche
        while valeur < e[j] and j != 0: j -= 1 # Scan vers la gauche
        if i >= j: break # Si les indices se croisent on s'arrête
        # Echange des éléments entre les 2 partitions
        e[j], e[i] = e[i], e[j]
   # Met la valeur de partitionnment entre les 2 partitions
    e[j], e[0] = e[0], e[j]
```

#### Illustration de l'exécution





## Exemple

```
L = [6, 2, 5, 1, 9, 3, 8, 7, 4]
partition(L)
print(L)
```



[3, 2, 5, 1, 4, 6, 8, 7, 9]

```
L = [6, 2, 5, 1, 6, 9, 3, 8, 7, 4]
partition(L)
print(L)
```



[3, 2, 5, 1, 4, 6, 9, 8, 7, 6]

# Complexité

- ullet On a N+1 comparaisons.
- ullet On est donc en \thicksim N^, et O(N).



# Tri Rapide





#### Introduction

- Le tri rapide a une **meilleure complexité** que les autres algorithmes de tri vu jusqu'ici.
- Il est également plus complexe à comprendre.
- Il repose sur la partition et une définition naturellement récursive.

#### **Tri rapide - Partition**

```
def partition(a, debut, fin):
    i = debut
    j = fin + 1
    valeur = a[debut]
    while True:
        i += 1
        while a[i] < valeur and i != fin: i += 1</pre>
        j -= 1
        while valeur < a[j] and j != debut: j -= 1
        if i \ge j: break
        a[j], a[i] = a[i], a[j]
    a[j], a[debut] = a[debut], a[j]
    return j
```

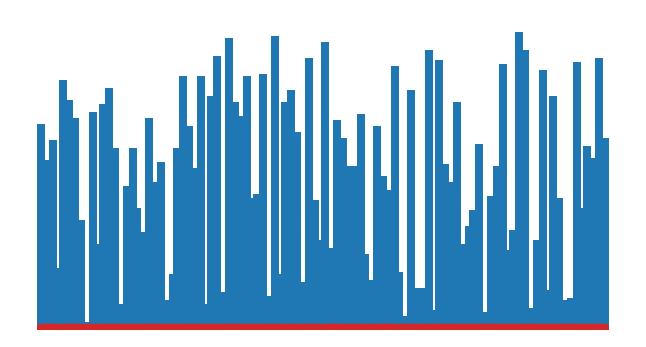
### Algorithme (quick sort 🗮)

```
def tri_rapide_recursif(a, debut, fin):
    if fin > debut:
        j = partition(a, debut, fin)
        tri_rapide_recursif(a, debut, j - 1)
        tri_rapide_recursif(a, j + 1, fin)
```

#### Interface

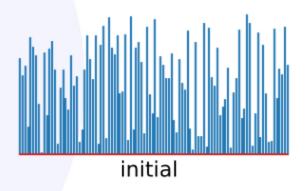
```
def tri_rapide(a):
    N = len(a)
    tri_rapide_recursif(a, 0, N - 1)
```

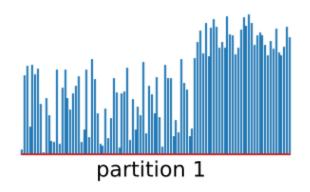
#### Exécution animée

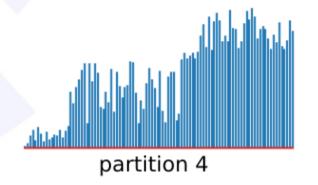


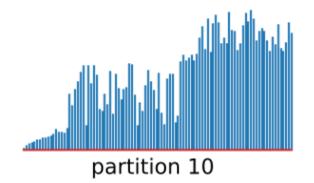


### Quelques étapes d'exécution (1/2)

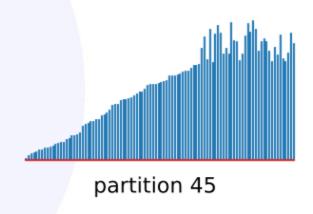


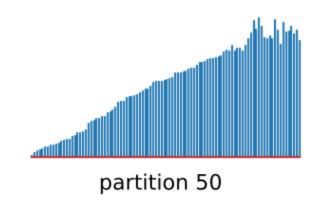


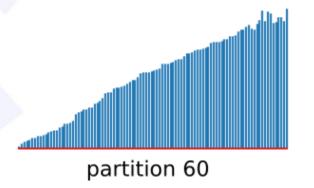


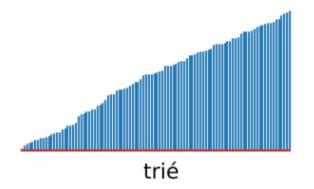


### Quelques étapes d'exécution (2/2)









### Complexité

- On a  $\sim 2N\log N$  comparaisons en moyenne.
- On a  $\sim \frac{N^2}{N}$  comparaisons dans le pire cas.
- Comme on peut facilement se prévenir du pire cas, on admet  $O(N\log N)$  en pratique.



## Le *pire* cas (1/2)

- Le pire cas survient lorsque la collection est déjà triée.
- En effet, le partionnement n'a **aucun effet** dans ce cas.
- On a vu dans la partie sur l'algorithme de partition que la valeur v ne se retrouve pas forcément au milieu.
- Si la valeur v se retrouve toujours en premier,
   cela signifie que la collection est déjà triée et le tri rapide sera lent et inutile.

## Le *pire* cas (2/2)

- On peut se prévenir du pire cas en **testant initialement** si le tableau est trié.
- On peut s'éloigner du pire cas en mélangeant les éléments.



### Le meilleur cas

- Le tri rapide est à son maximum lorsque v se retrouve toujours *exactement* au milieu à chaque partitionnement.
- ullet Dans ce cas, la relation de récurrence C définissant le nombre de comparaisons  $C_N=2C_{N/2}+N$  .
- $C_N \sim N \log N$ , ce qui est un début de preuve pour la complexité de cet algorithme.





#### Introduction

- Dans le tri rapide, on partitionne en 2 sousensembles puis on applique l'algorithme récursivement à chaque sous-ensemble.
- Dans le tri fusion, on fait les opérations dans le sens inverse : on applique d'abord récursivement l'algorithme puis on fusionne les résultats.
- C'est la fusion qui entraine le tri.

#### **Fusion**

```
def fusion(a, debut, milieu, fin):
    i = debut
    j = milieu + 1
    auxiliaire = a[:]
    for k in range(debut, fin + 1):
        if i > milieu:
            a[k] = auxiliaire[j]
            j += 1
        elif j > fin:
            a[k] = auxiliaire[i]
            i += 1
        elif auxiliaire[j] < auxiliaire[i]:</pre>
            a[k] = auxiliaire[j]
            i += 1
        else:
            a[k] = auxiliaire[i]
            i += 1
```

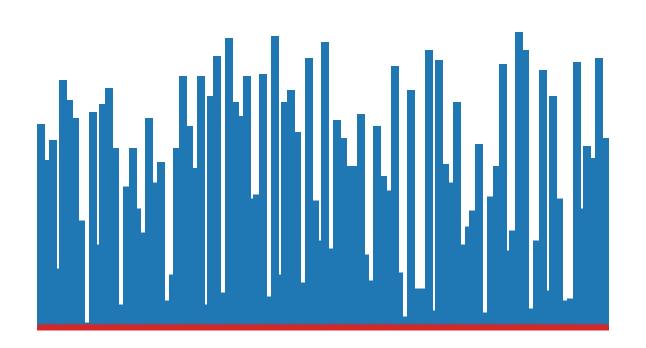
### Algorithme (merge sort 🕌)

```
def tri_fusion_recursif(a, debut, fin):
    if fin > debut:
        milieu = debut + (fin - debut) // 2
        tri_fusion_recursif(a, debut, milieu)
        tri_fusion_recursif(a, milieu + 1, fin)
        fusion(a, debut, milieu, fin)
```

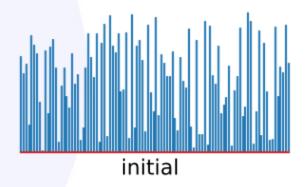
#### Interface

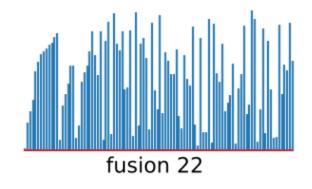
```
def tri_fusion(a):
   N = len(a)
   tri_fusion_recursif(a, 0, N - 1)
```

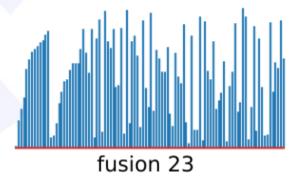
#### Exécution animée

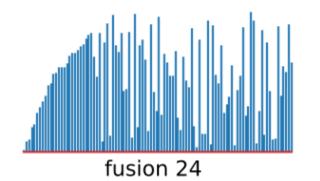


### Quelques étapes d'exécution (1/2)

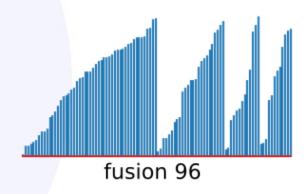


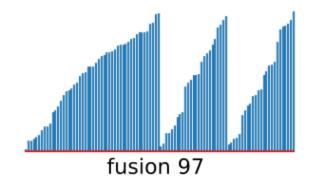


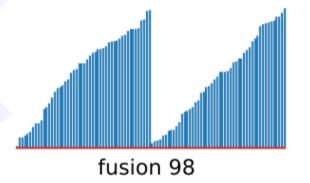


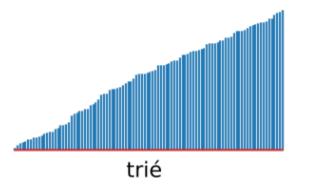


### Quelques étapes d'exécution (2/2)







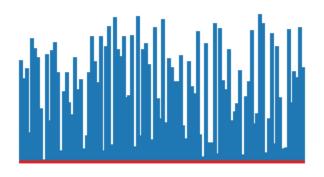


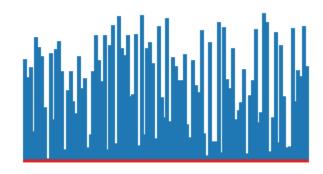
### Complexité

- ullet La complexité de la fusion elle-même est  $\Theta(N)$
- Pour le tri fusion :
  - $\circ$  On a entre  $rac{1}{2}N\log N$  et  $N\log N$  comparaisons.
  - $\circ$  On est en  $\Theta(N \log N)$ .

### Intuition de preuve

- A chaque récursion, on divise l'espace en 2.
- On peut dessiner un arbre binaire pour représenter les appels.
- La profondeur p de cet arbre binaire est proportionnel à  $O(\log N)$ .
- On a donc  $\log N$  fusions, soit  $O(N \log N)$  opérations au total.





Tri rapide

Tri fusion



### Existe-t-il un algorithme plus efficace?

- Autrement dit, existe-t-il un algorithme ayant une meilleure complexité que  $O(N\log N)$  pour trier une collection ?
- Non, il est possible de prouver que la meilleure complexité pour le tri est  $O(N\log N)$ .
- En revanche, les implémentations peuvent recevoir de **petites améliorations**.
- Par exemple, il existe possible de **paralléliser** tri rapide ou tri fusion.

### Eléments de preuve

- On considère que tous les éléments à trier sont distincts.
- On construit un arbre binaire de toutes les permutations possibles.
- ullet Il y a N! permutations possibles (par définition).
- On s'intéresse à la **profondeur** p et comme l'arbre est binaire, on a  $O(p) = O(\log(N!))$ .
- L'approximation de Stirling nous donne  $\log(N!) \sim N \log(N)$ .

## TP: Tri de collections





### **TP:** Tri de collections

Lien vers le sujet de TP.