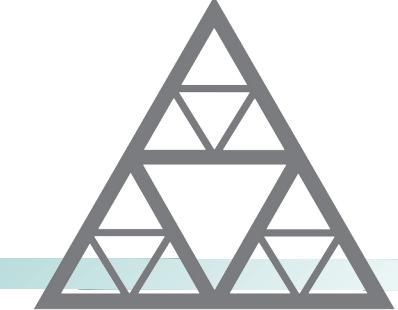


# PRALG séance 4



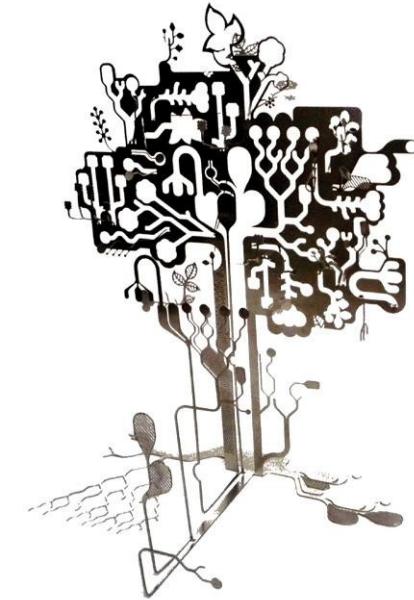
ÉCOLE NATIONALE DES  
**PONTS**  
ET CHAUSSÉES



**IP PARIS**

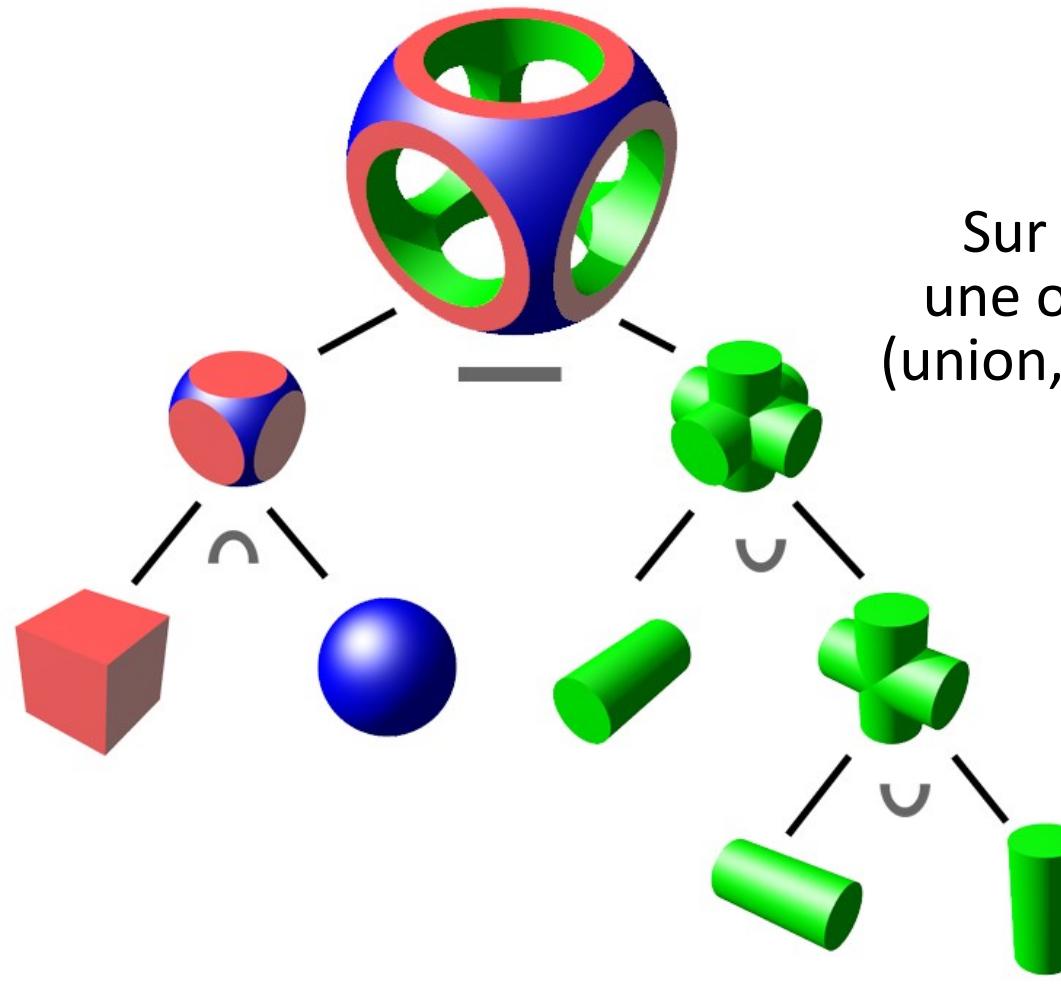
## Petit arboretum 2<sup>e</sup> partie : Stockage et recherche d'information efficaces

Pascal Monasse / Renaud Marlet  
Laboratoire LIGM-IMAGINE



# Exemple : (dé)composition géométrique

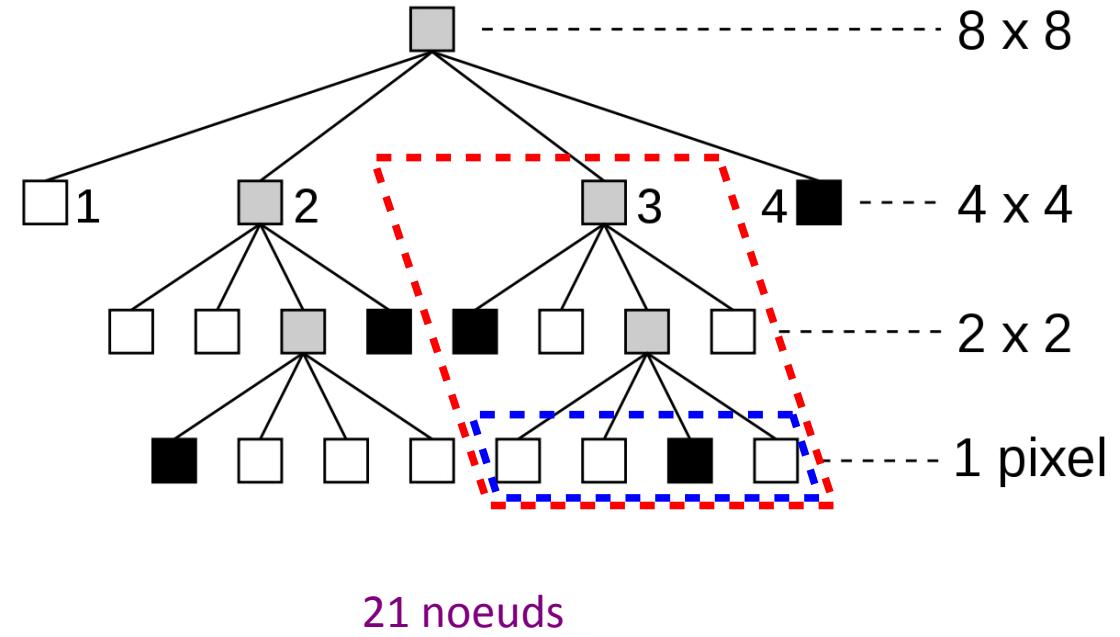
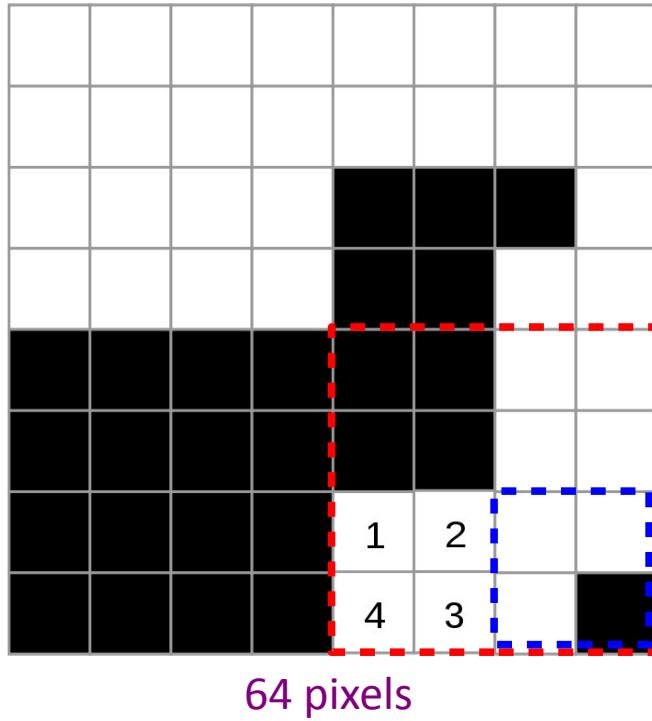
Géométrie de construction de solides (constructive solid geometry, CSG)



Sur un nœud non terminal :  
une opération de composition  
(union, intersection, différence...)

Sur une feuille :  
un objet géométrique  
élémentaire  
(cube, sphère, cylindre...)

# Exemple : représentation compacte d'une image Noir & Blanc

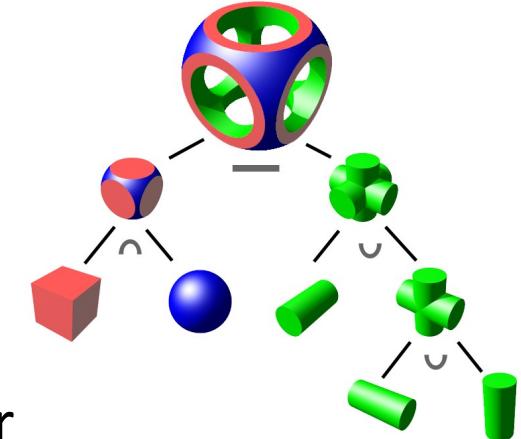


info N&B : seulement sur les feuilles, pas sur les nœuds intermédiaires

# Finalité vs moyen

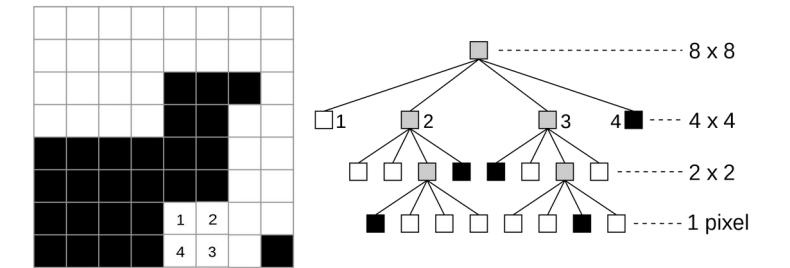
## ● Arbre comme finalité

- créé intentionnellement
- opérations :
  - modifications : ajouter, retirer, déplacer...
  - parcours : recherche d'information, énumér
  - calcul : combinaisons des informations sur les nœuds...



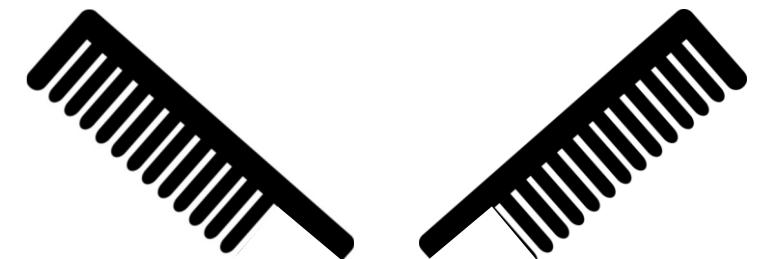
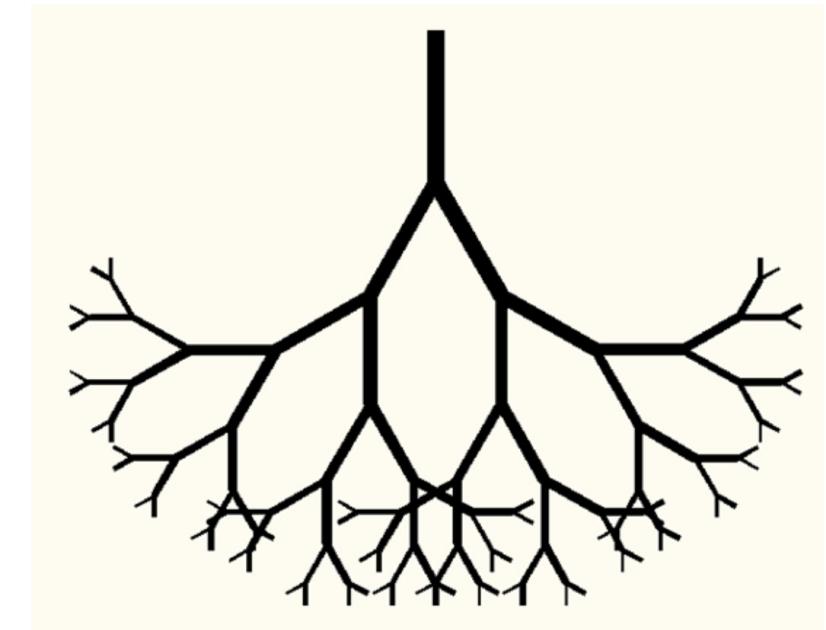
## ● Arbre comme moyen

- support de données seulement
- données modifiées ⇒ modification (automatique) de l'arbre



# Arbre binaire

- Tout nœud a au plus deux enfants :
  - enfant gauche, enfant droit
- Variante : pour tout nœud
  - 0 enfant (feuille), ou bien
  - exactement 2 enfants
- Cas dégénéré : peigne
  - (droit ou gauche)



# Arbre binaire de recherche

- Représentation d'un **ensemble ordonné**

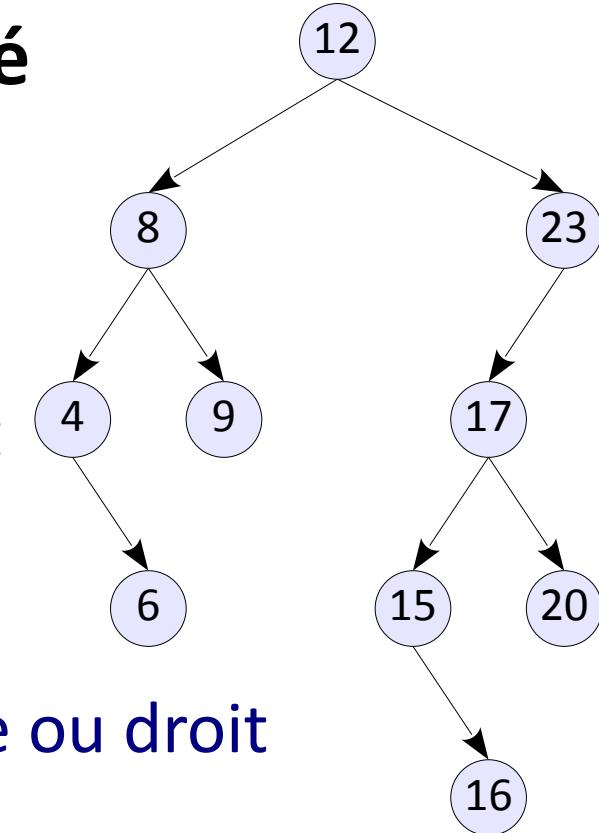
- ex.  $\{4, 6, 8, 9, 12, 15, 16, 17, 20, 23\}$
- info sur nœud nommée « clé »

- Propriété (pour tout nœud) :

- clés sur sous-arbre gauche  $<$  clé du parent
- clés sur sous-arbre droit  $>$  clé du parent

- Recherche  $\approx$  par dichotomie

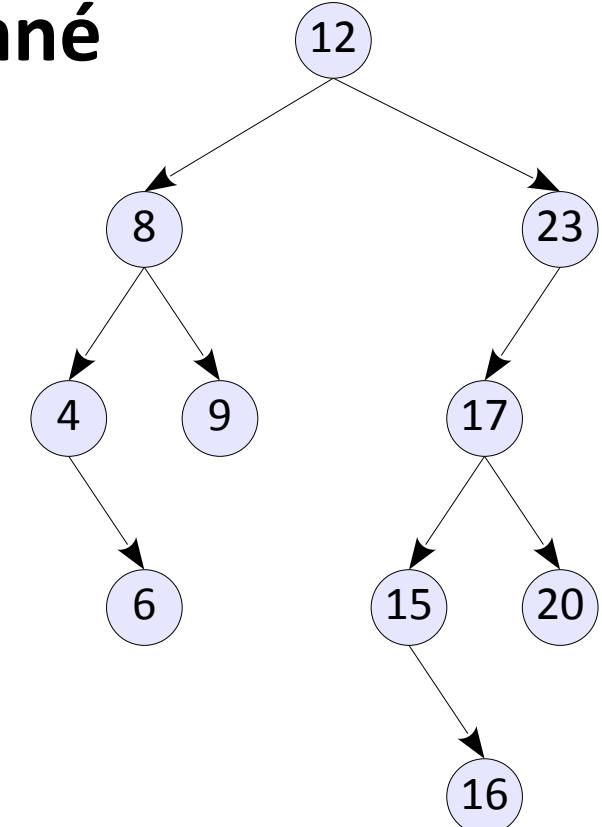
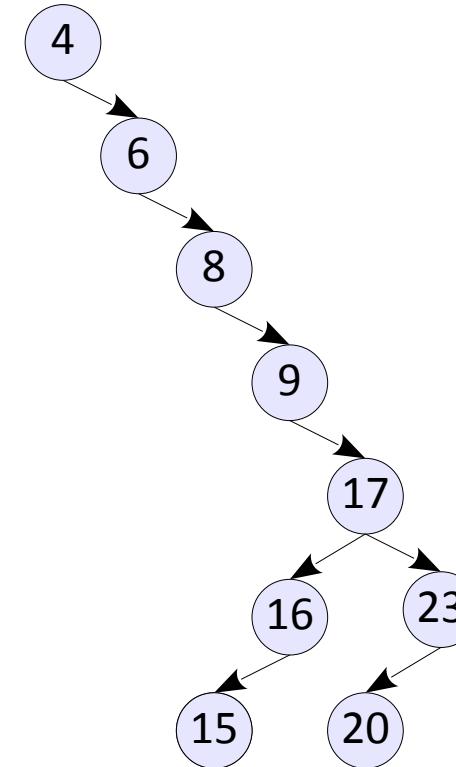
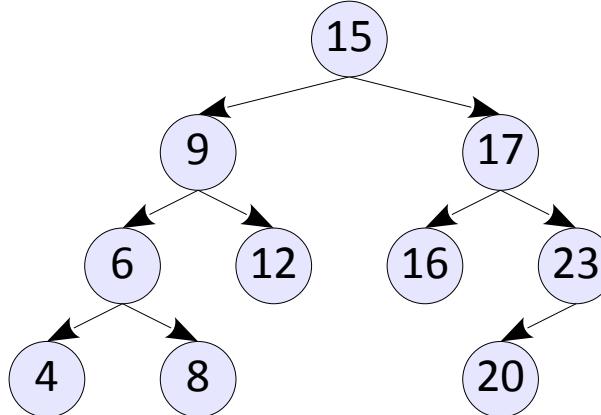
- algo. : descente dans le sous-arbre gauche ou droit qui peut contenir la clé, ou arrêt si aucun
- $O(\log n)$  en moyenne pour  $n$  nœuds [ $\neq$  liste, tableau :  $O(n)$ ]
- $O(n)$  dans le pire cas (peigne)



# Arbre binaire de recherche

- Représentation d'un **ensemble ordonné**

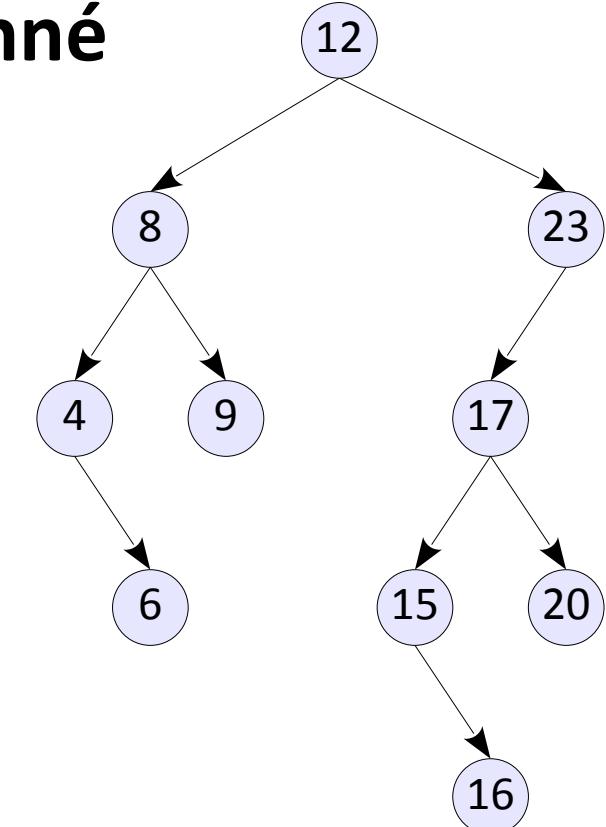
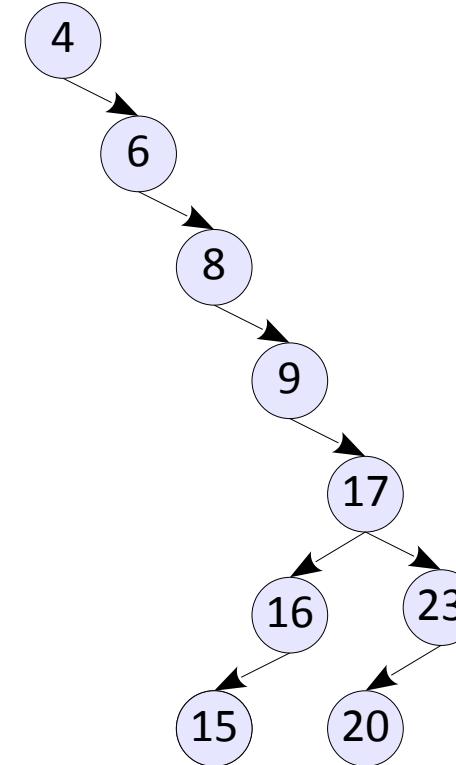
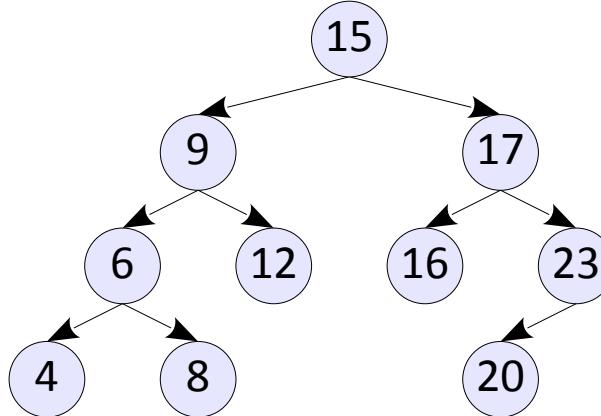
- ex.  $\{4, 6, 8, 9, 12, 15, 16, 17, 20, 23\}$
- arbre pas unique



# Arbre binaire de recherche

- Représentation d'un **ensemble ordonné**

- ex.  $\{4, 6, 8, 9, 12, 15, 16, 17, 20, 23\}$
- arbre pas unique

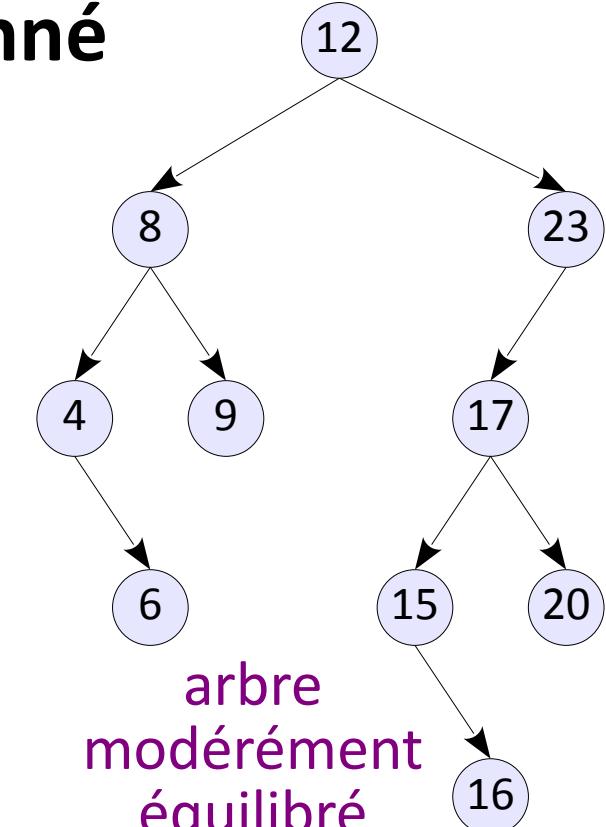
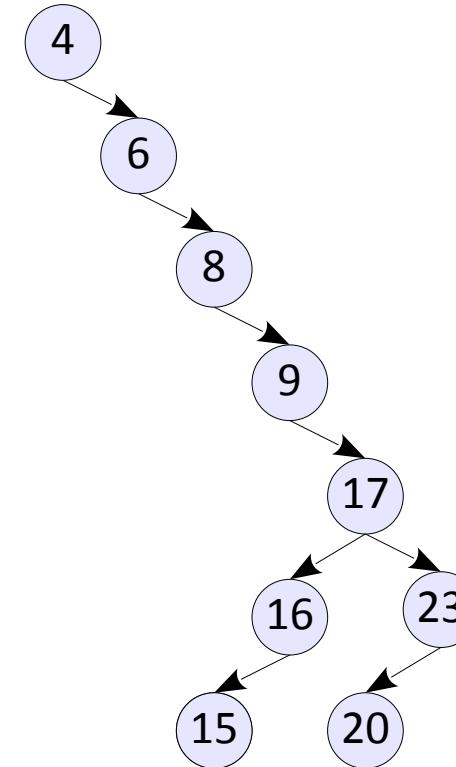
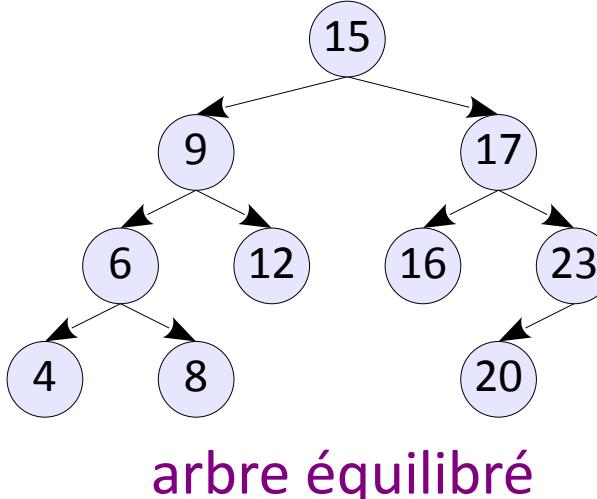


Laquelle est la meilleure ?

# Arbre binaire de recherche

- Représentation d'un **ensemble ordonné**

- ex.  $\{4, 6, 8, 9, 12, 15, 16, 17, 20, 23\}$
- arbre pas unique

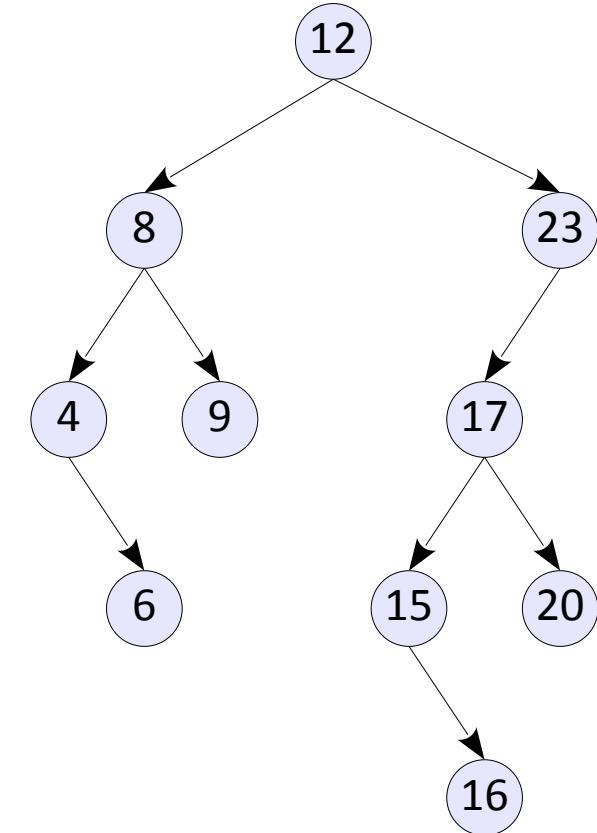


Laquelle est la meilleure ?

# Insertion dans un arbre binaire de recherche

- Où peut-on (simplement) ...

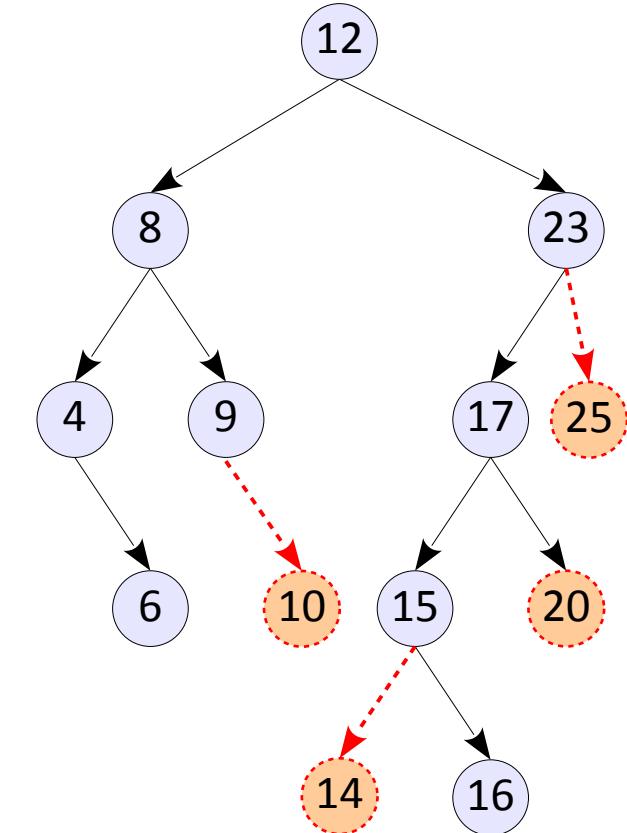
- insérer 10 ?
- insérer 14 ?
- insérer 20 ?
- insérer 25 ?



# Insertion dans un arbre binaire de recherche

- Où peut-on (simplement) ...

- insérer 10 ?
- insérer 14 ?
- insérer 20 ?
- insérer 25 ?

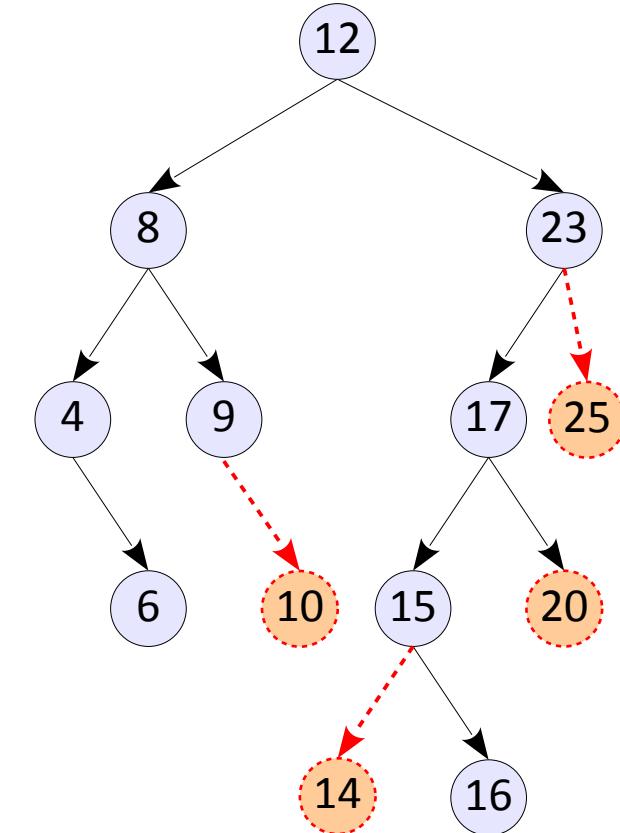


# Insertion dans un arbre binaire de recherche

- Où peut-on (simplement) ...

- insérer 10 ?
- insérer 14 ?
- insérer 20 ?
- insérer 25 ?

- Y a-t-il plusieurs endroits où insérer un nœud ?

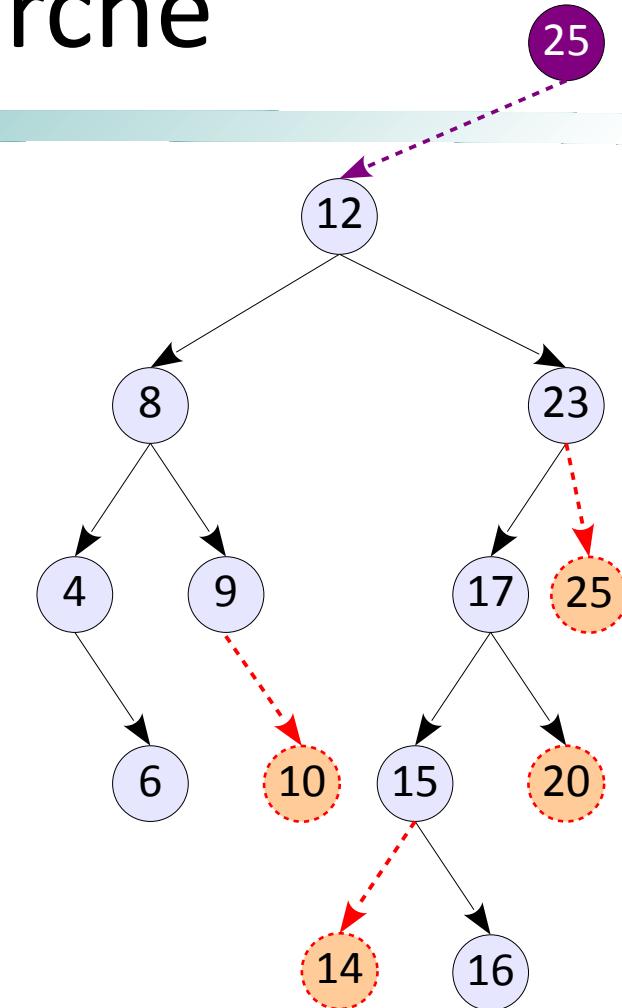


# Insertion dans un arbre binaire de recherche

- Où peut-on (simplement) ...

- insérer 10 ?
- insérer 14 ?
- insérer 20 ?
- insérer 25 ?

- Y a-t-il plusieurs endroits où insérer un nœud ?



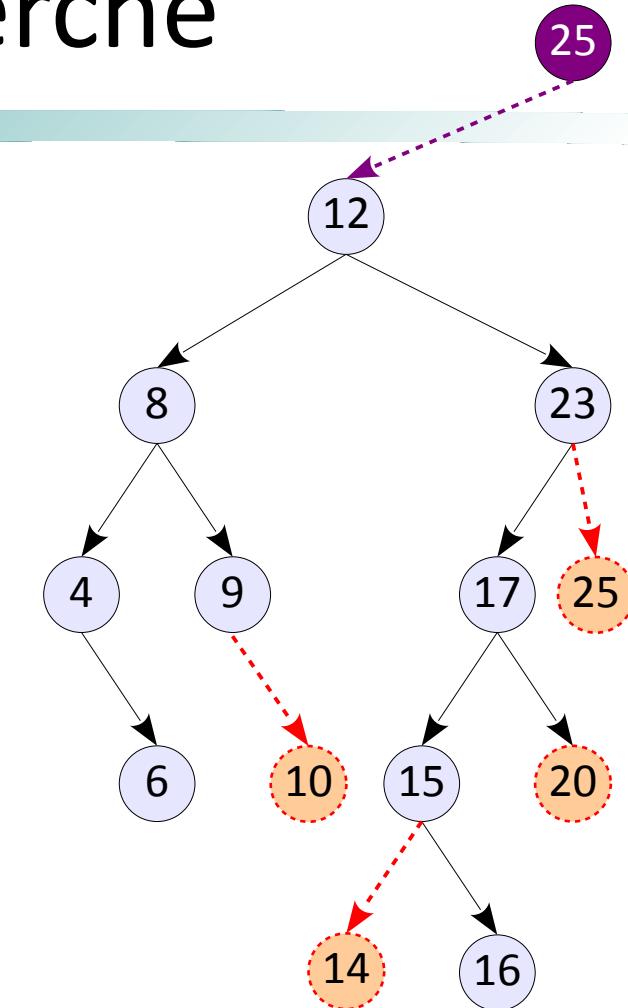
# Insertion dans un arbre binaire de recherche

- Où peut-on (simplement) ...

- insérer 10 ?
- insérer 14 ?
- insérer 20 ?
- insérer 25 ?

- Y a-t-il plusieurs endroits où insérer le nœud ?

- Quel est l'algorithme ? Quelle est sa complexité ?



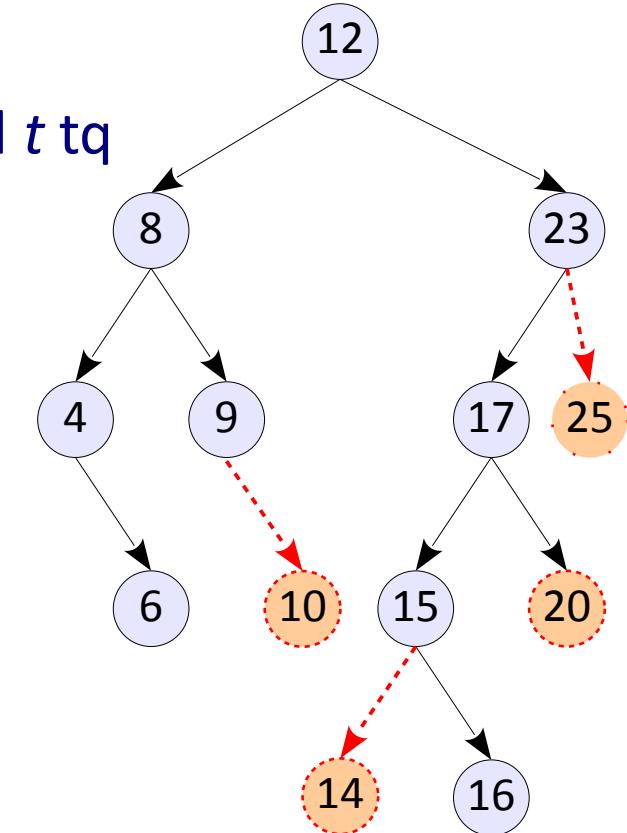
# Insertion dans un arbre binaire de recherche

- Pour insérer la clé  $x$  :

- descendre dans l'arbre en cherchant un nœud  $t$  tq
  - $x < \text{clé}(t)$  et  $t$  n'a pas d'enfant gauche ou
  - $x > \text{clé}(t)$  et  $t$  n'a pas d'enfant droit ou
- si  $x = \text{clé}(t)$ , s'arrêter [ $x$  déjà présent]
- si  $x \neq \text{clé}(t)$ , créer un nouvel enfant de  $t$ , resp. gauche ou droit, avec un nouveau noeud  $x$

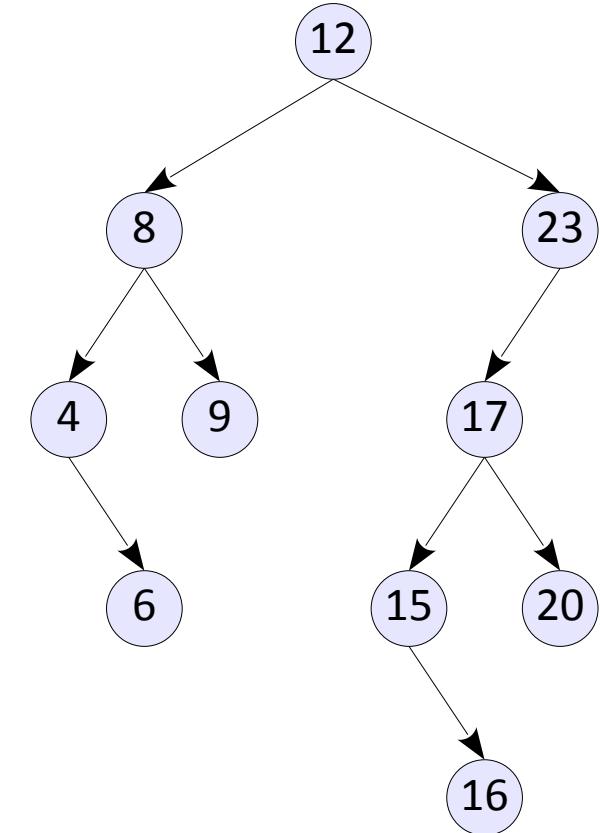
- Complexité

- comme pour la recherche
  - $O(\log(n))$  en moyenne, si arbre à peu près équilibré
  - $O(n)$  dans le pire cas



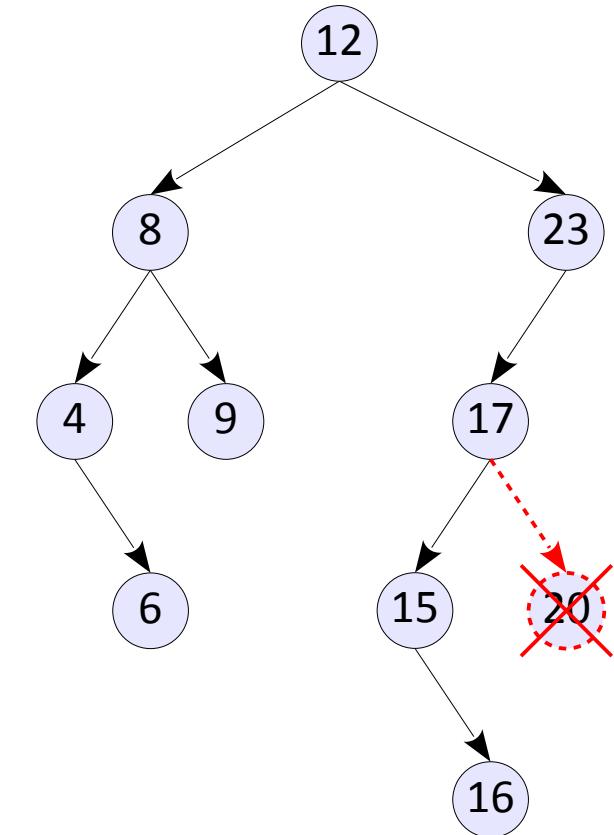
# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...
  - supprimer 20 ?



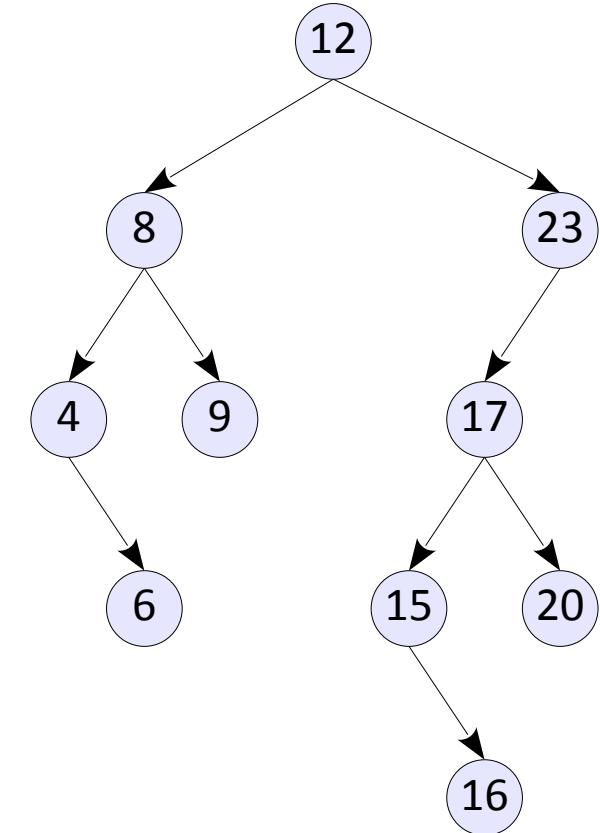
# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...
  - supprimer 20 ?



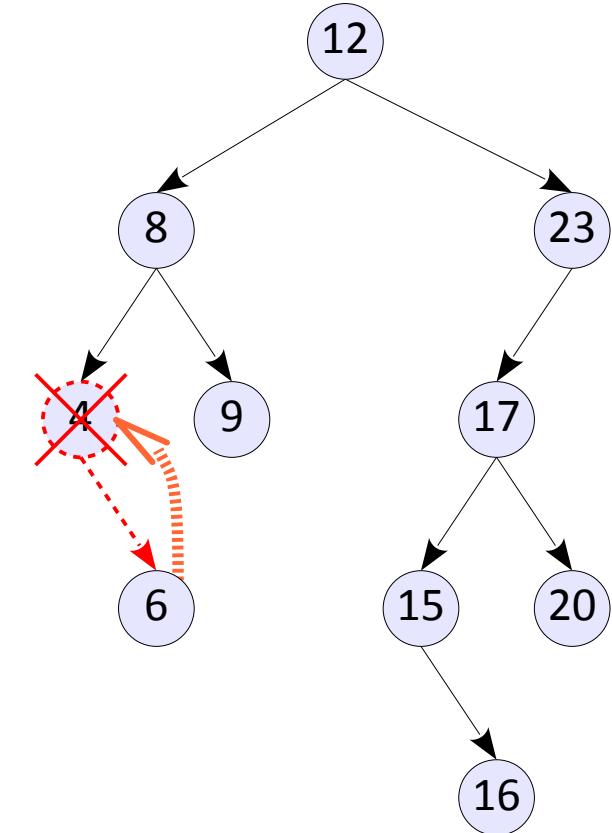
# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...
  - supprimer 4 ?



# Suppression dans un arbre binaire de recherche

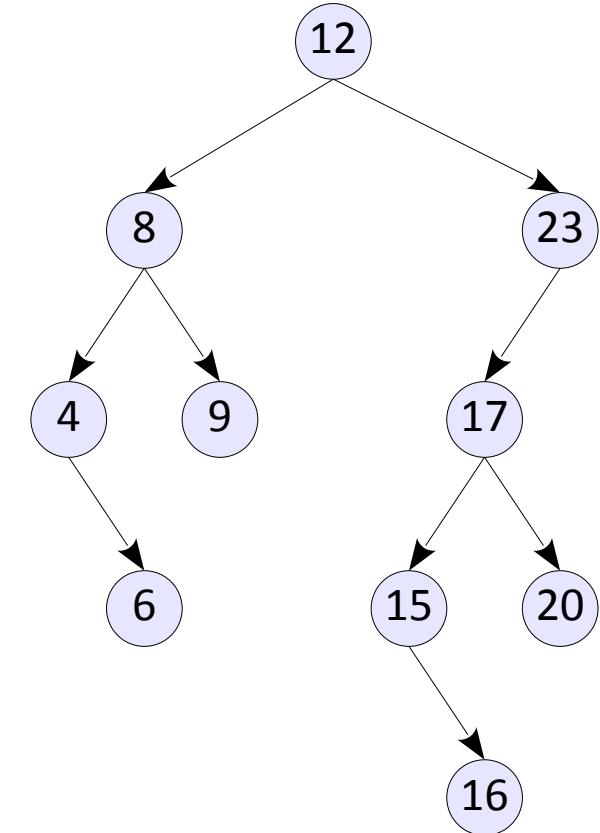
- Comment peut-on (simplement) ...
  - supprimer 4 ?



# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...

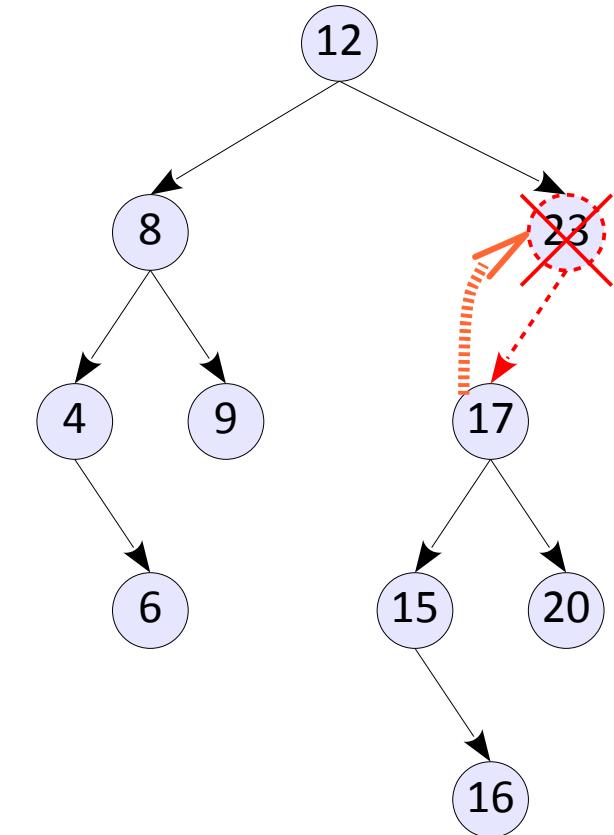
- supprimer 23 ?



# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...

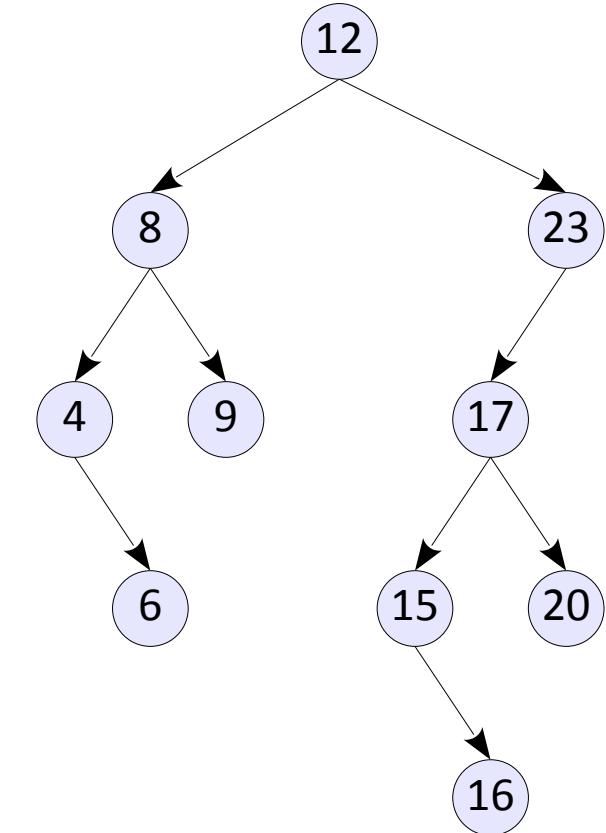
- supprimer 23 ?



# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...

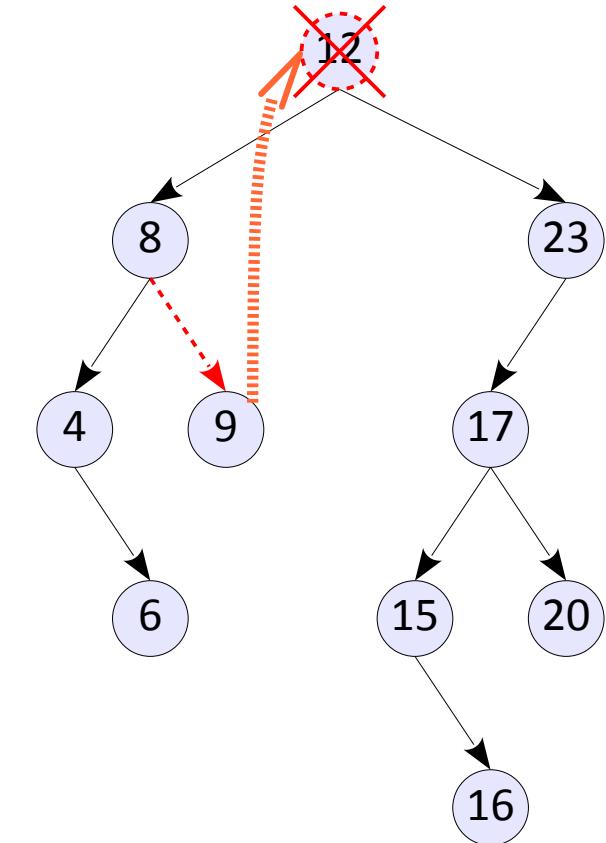
- supprimer 12 ?



# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...

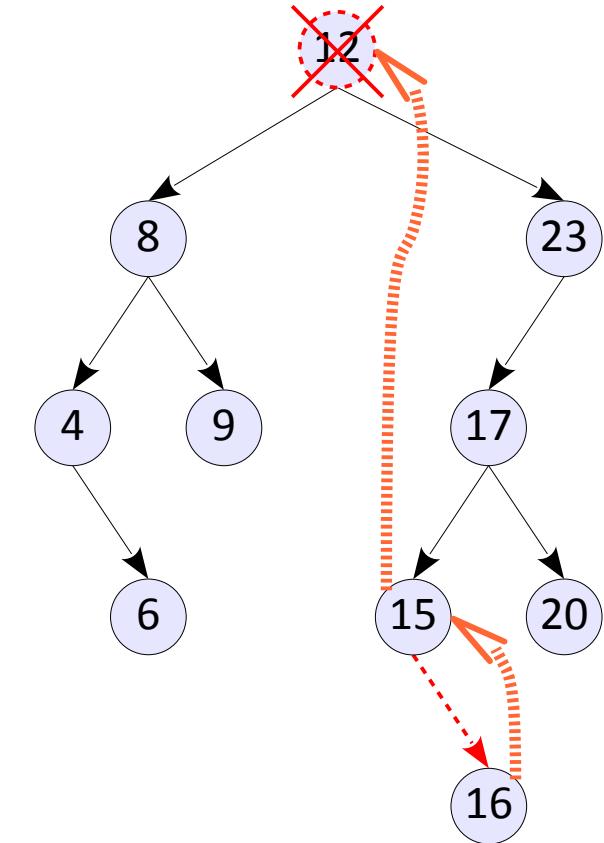
- supprimer 12 ?



# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...

- supprimer 12 ?

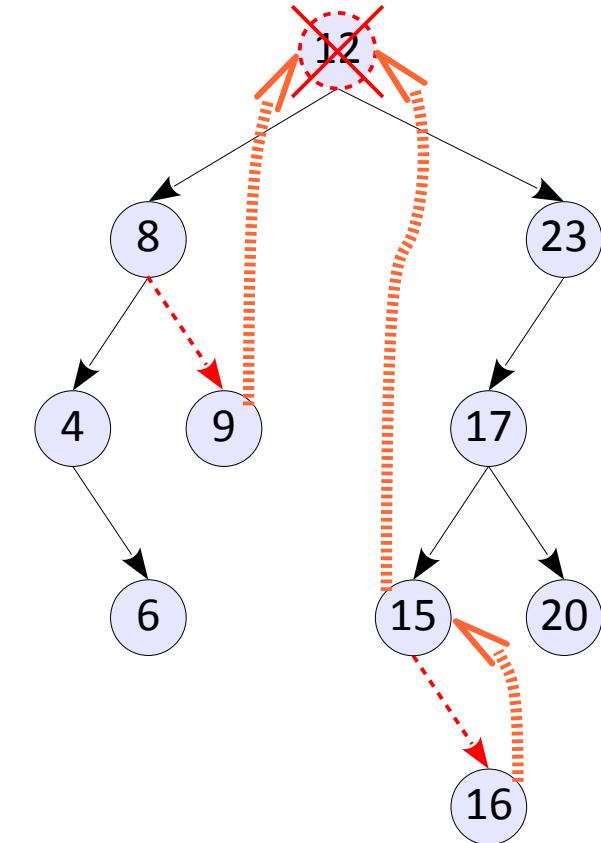


# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Comment peut-on (simplement) ...

- supprimer 20 ?
- supprimer 4 ?
- supprimer 23 ?
- supprimer 12 ?

- Quel est l'algorithme ?  
Quelle est sa complexité ?

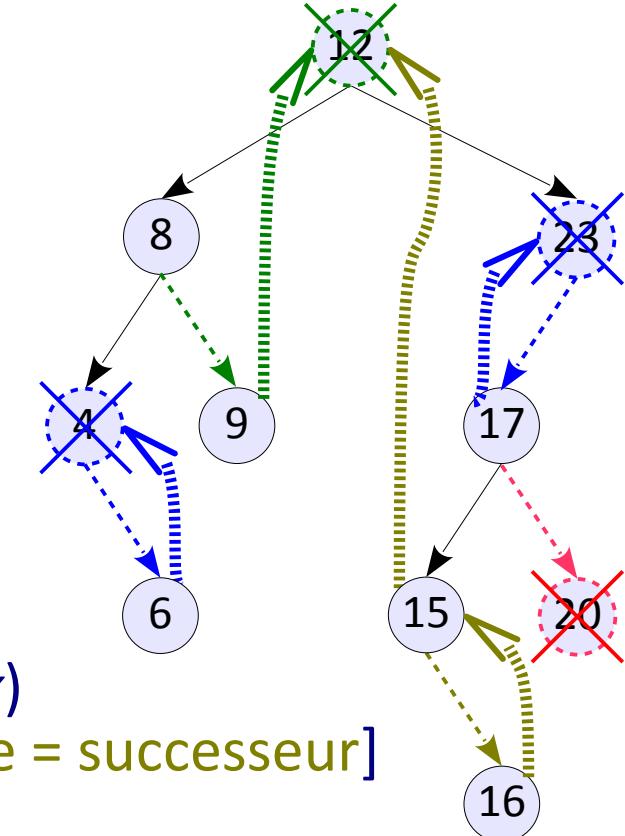


# Suppression dans un arbre binaire de recherche

- Pour supprimer la clé  $x$  :

- rechercher le nœud  $t$  avec la clé  $x$
- si  $t$  est une feuille (ex. suppr. 20),
  - la supprimer
- si  $t$  a un enfant (ex. suppr. 4, 23),
  - supprimer  $t$  et le remplacer par son fils
- si  $t$  a deux enfants (ex. suppr. 12),
  - chercher  $t'$  le nœud le plus à droite du sous-arbre gauche (= le prédécesseur de  $x$ )  
[ou symétrique : plus à gauche de la droite = successeur]
  - remplacer  $\text{clé}(t)$  par  $\text{clé}(t')$
  - supprimer  $t'$  (qui n'a que 0 ou 1 fils), c.-à-d. attribuer comme enfant du parent de  $t'$  l'éventuel fils gauche [resp. droite] de  $t'$

- Complexité :  $O(\log(n))$  en moyenne si équilibré,  $O(n)$  dans pire cas



# Exemple d'interface

```
class BinarySearchTree { // En fait, un nœud...
    int key; // Ici juste un entier pour simplifier
    BinarySearchTree *left, *right; // nullptr ⇔ pas de fils
public:
    BinarySearchTree(int k); // Crée un arbre de clé k (nœud sans fils)
    ~BinarySearchTree();
    bool contains(int k) const; // Teste si l'arbre contient k
    void insert(int k); // Insert k dans l'arbre (si absent)
    void remove(int k); // Supprime k de l'arbre (si présent)
};
```

Pointeur nul  
en C++11

# Exercice d'entraînement 1 (1/3)

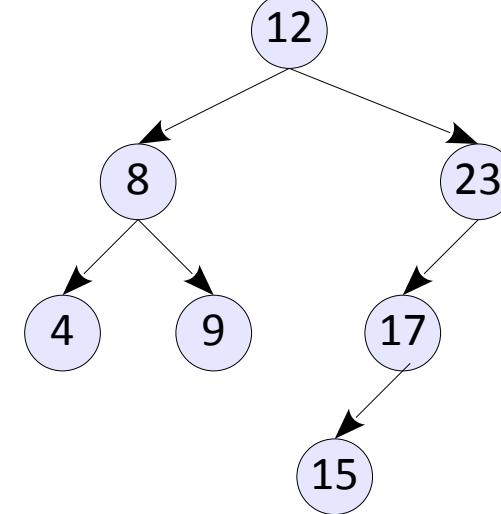
- 1.1) Rendre publics les champs **left** et **right** pour le debug
- 1.2) Construire « à la main » l'arbre ci-dessous  
dans une variable **BinarySearchTree\* bst;**
- 1.3) Ajouter une fonction récursive

```
void display(string prefix = "")
```

telle que **bst.display()** affiche :

/ 23  
/ \ 17  
/ \ \ 15  
12  
\ / 9  
\ 8  
\ \ 4

à lire en penchant la tête  
sur le côté gauche...



# Exercice d'entraînement 1 (2/3)

1.4) Définir et tester la fonction **contains**

1.5) Définir et tester la fonction **insert**

- créer un arbre initial avec la valeur 12,  
puis y insérer les valeurs 8, 4, 9, 23, 17, 15, et l'afficher
- faire des essais avec des ordres d'insertion différents
- dans quel cas général l'arbre résultant est-il déséquilibré ?

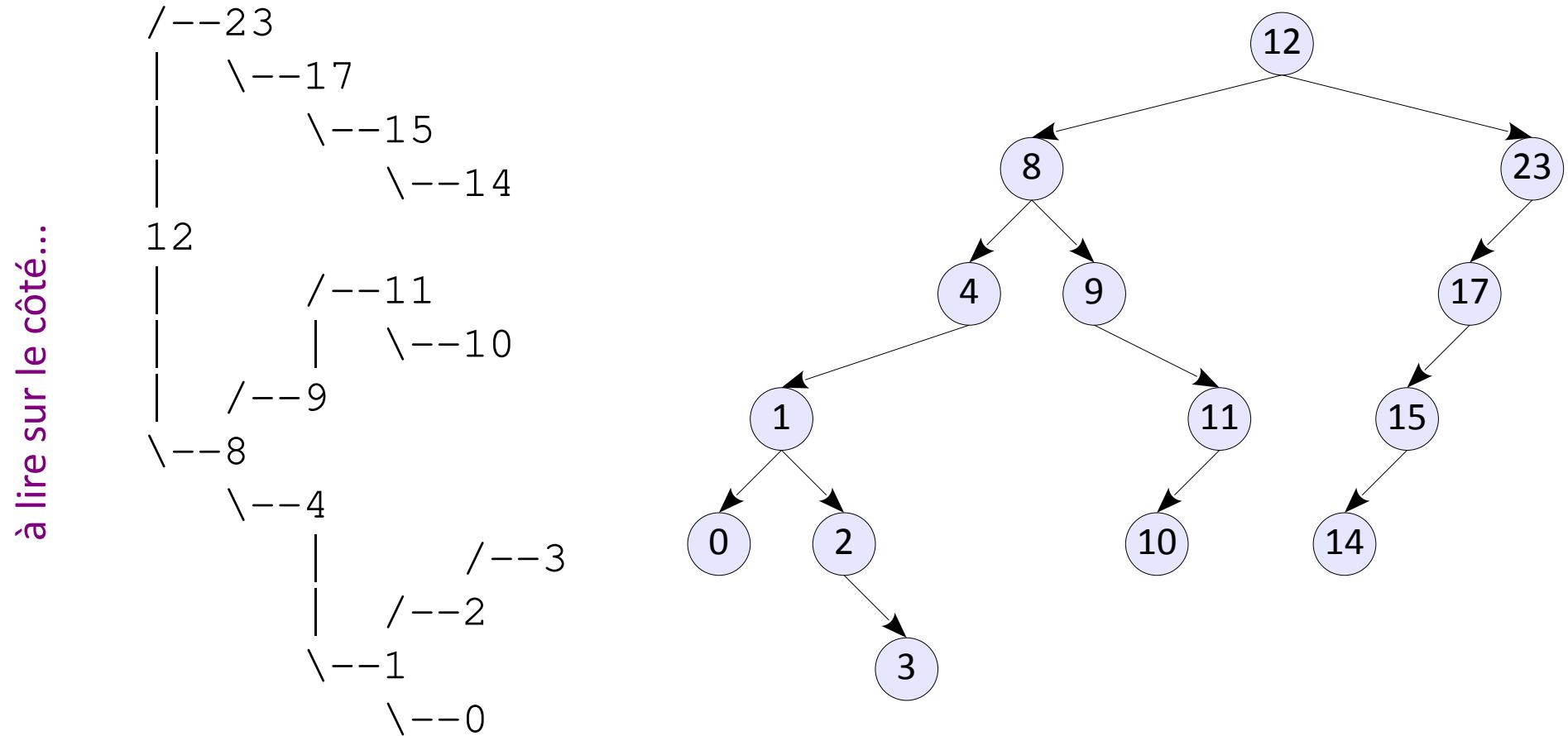
1.5) Définir et tester la fonction **remove**

1.6) Après débogage, rendre à nouveau privés les champs **left** et  
**right**: seuls **insert**/**remove** peuvent maintenant les modifier

1.7) Faire un programme qui illustre successivement différents cas  
d'insertion, de tests d'appartenance et de suppression

# Exercice d'entraînement 1 (3/3)

1.8) Modifier la fonction **display()** (< 10 lignes) pour qu'elle affiche les arbres comme ceci :



# Arbre équilibré

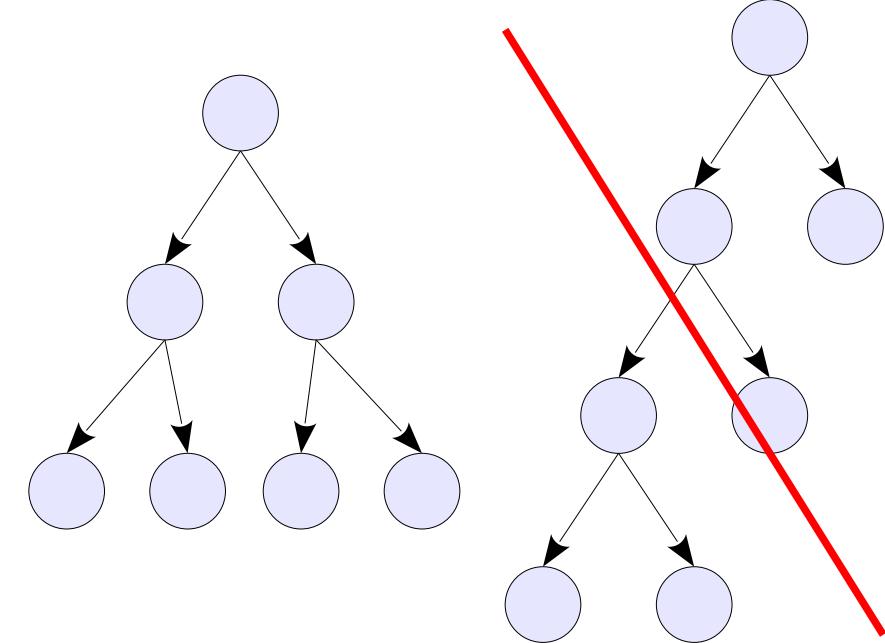
- Arbre avec critère d'équilibre (ex. nb nœuds des fils)

- Arbre binaire équilibré :

- critère d'équilibre
  - entre fils gauche et fils droit
  - total ou partiel
- évite notamment les peignes

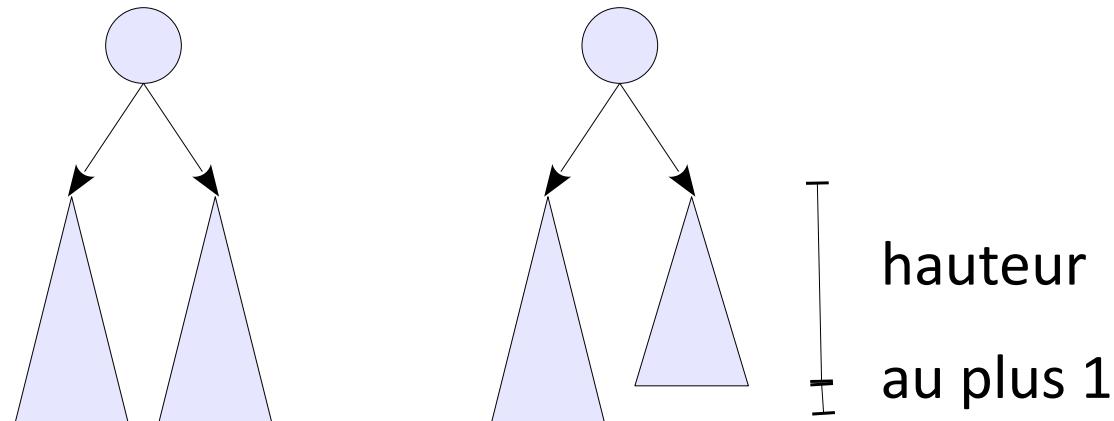
- Avantages

- recherche en  $O(\log(n))$  en **pire cas** pour un arbre à  $n$  nœuds
- insertion et suppression  $O(n)$  ou  $O(\log(n))$  suivant variantes



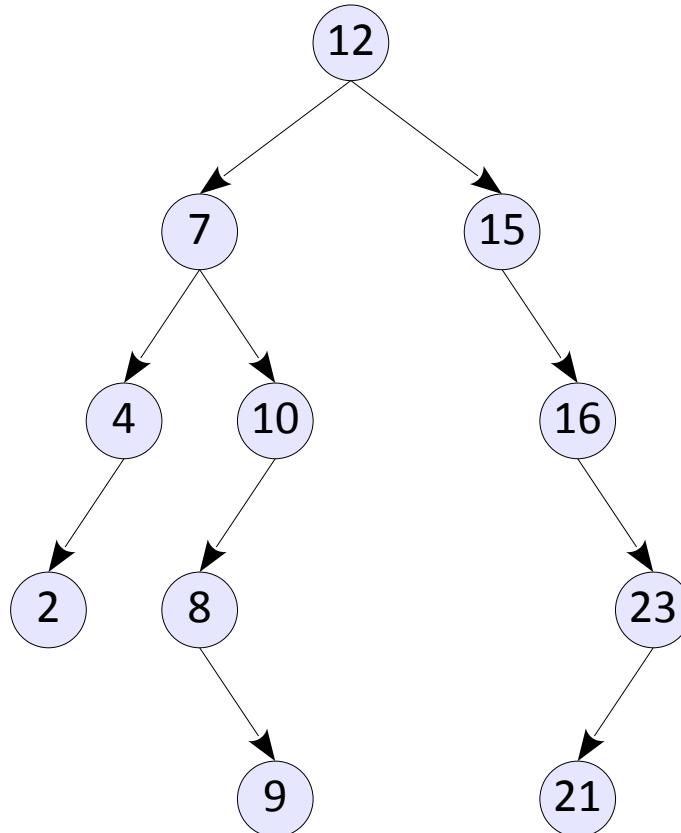
# Ex. Arbre AVL

- Georgii Adelson-Velsky & Evguenii Landis (1962)
  - principe général toujours d'actualité
- Arbre AVL
  - arbre binaire de recherche équilibré tq la hauteur de deux sous-arbres d'un même nœud diffère au plus de 1



# Arbre non AVL : exemple

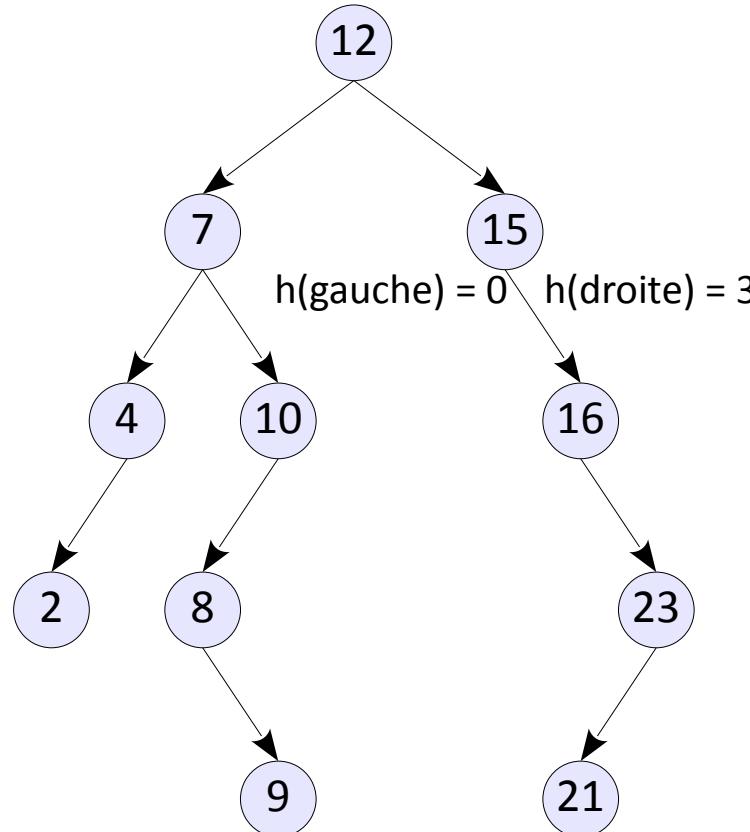
arbre non AVL



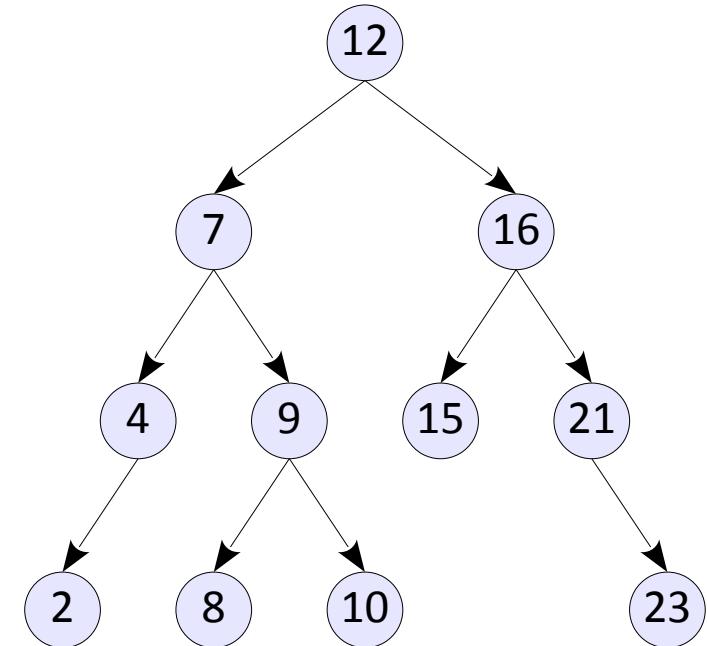
Pourquoi ?

# Arbre AVL : exemple

arbre non AVL



arbre AVL (après rééquilibrage)



# Arbre AVL

- Propriété

- recherche, insertion, suppression en  $O(\log(n))$

- Principe (**transposable dans d'autres circonstances**)

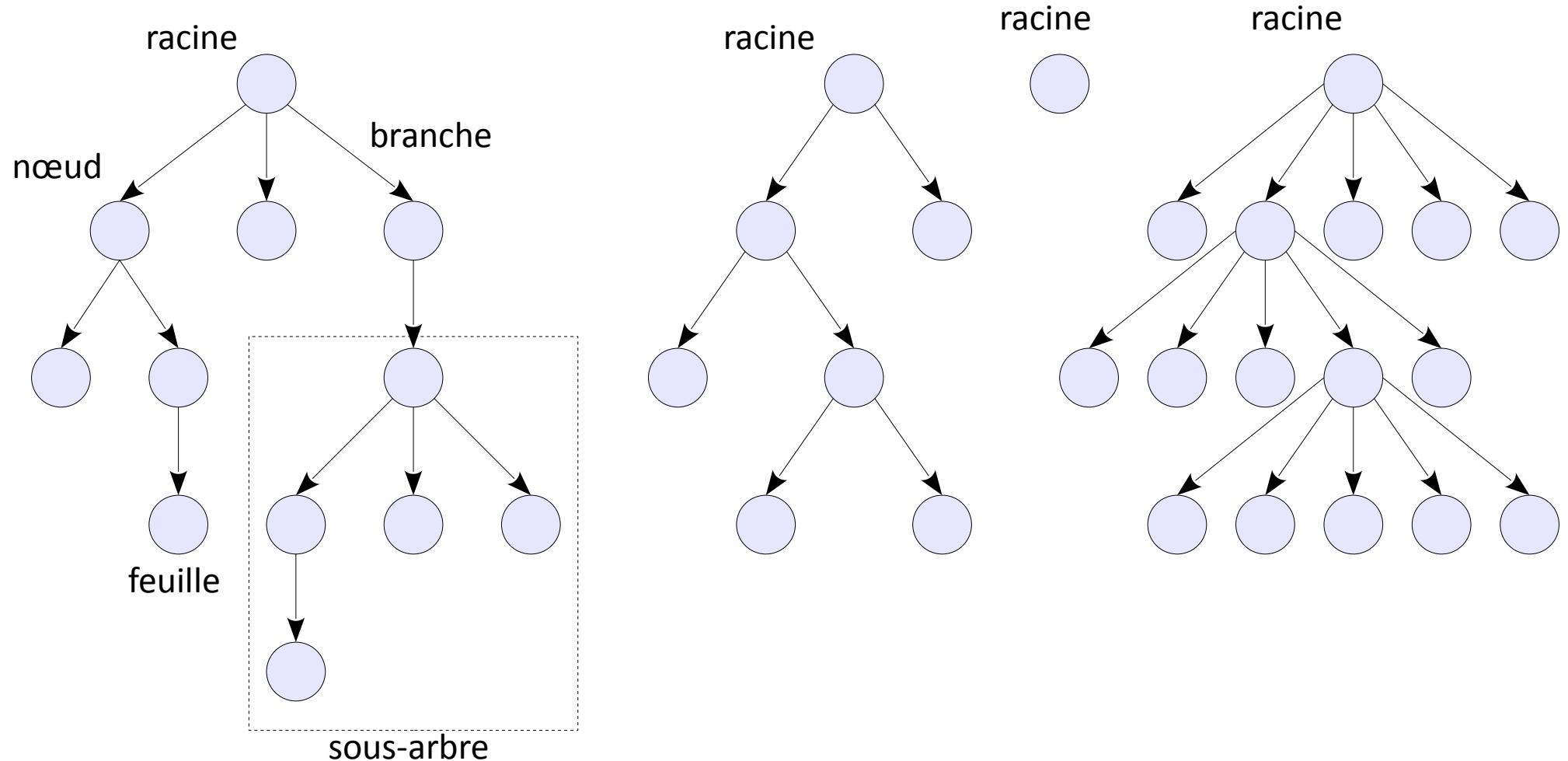
- insertion et suppression font du rééquilibrage « au vol »

- Voir : plein d'exemples sur le web...

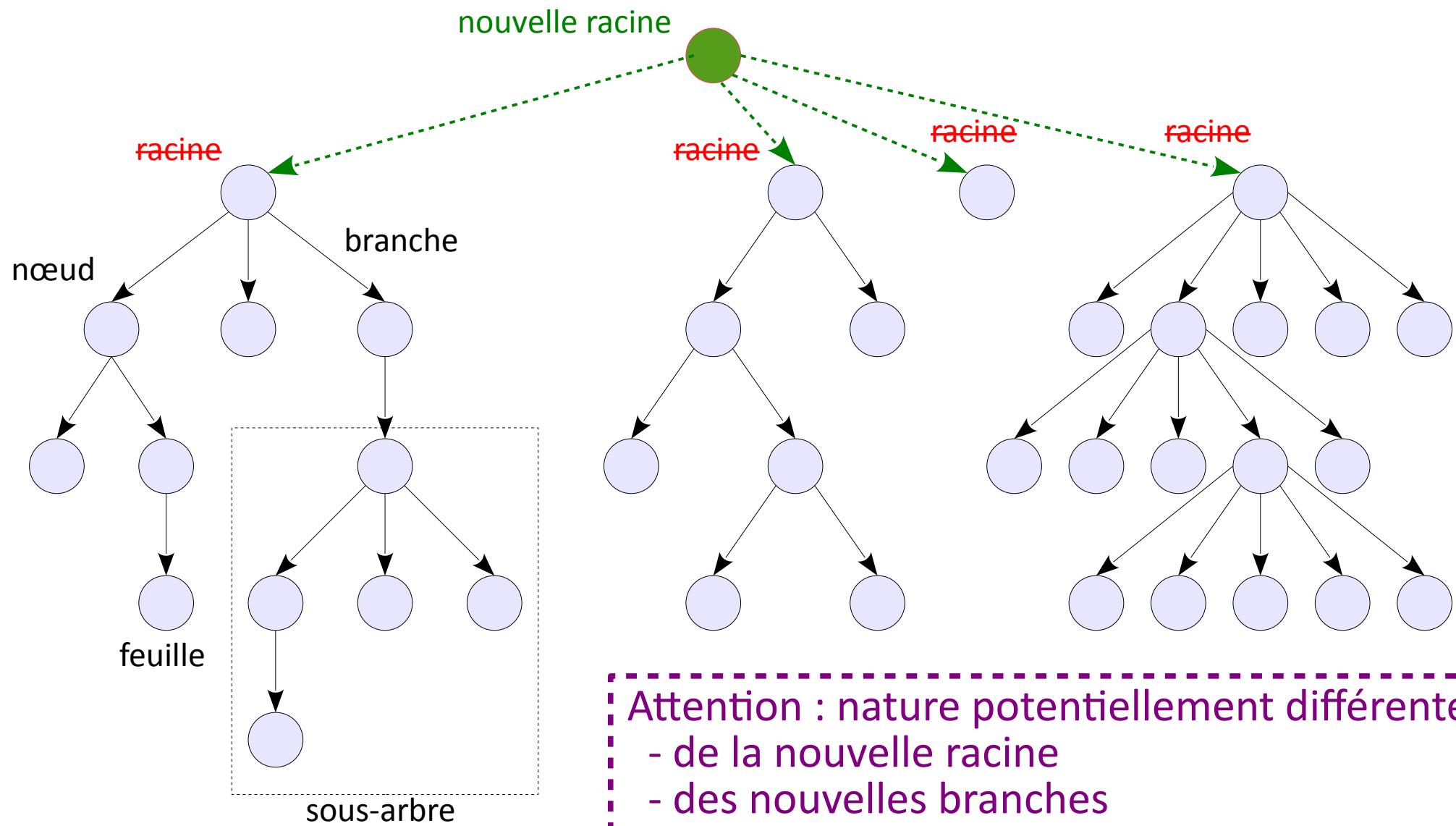
(par ex. <http://oopweb.com/Algorithms/Documents/AvlTrees/Volume/AvlTrees.htm>)

# Forêt

- Forêt = ensemble d'arbres (!...)



# Forêt rassemblée en un « super-arbre »



# Exemple : « arbre » préfixe (trie)

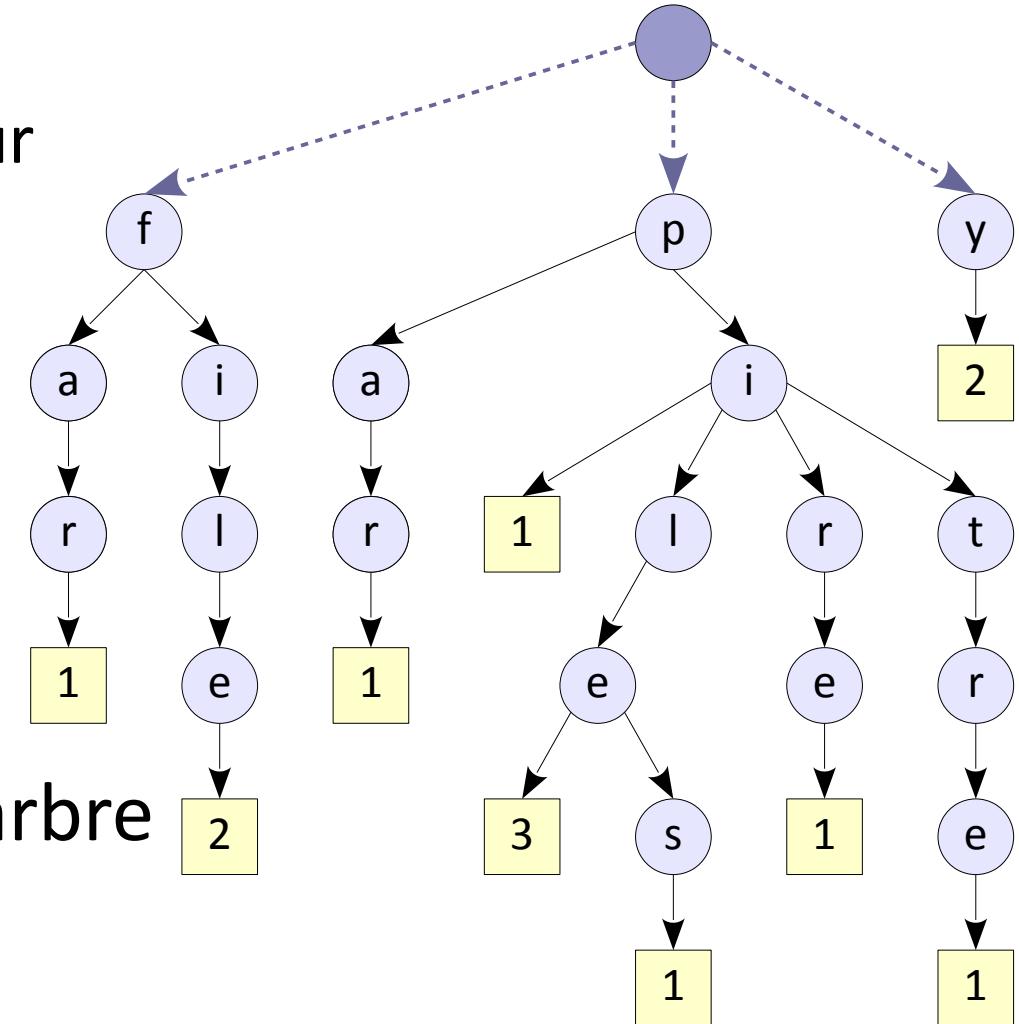
- Table associative

- chaîne de char. → valeur

- Ex. nb d'occurrences

- Texte :

far y file pile  
 pire pitre  
 pile file piles  
 pi pile y par

- En fait, plus forêt que arbre

- De l'anglais retrieval

# Arbre préfixe : dictionnaire de séquences

- Lexique

- chaîne → {true, false}

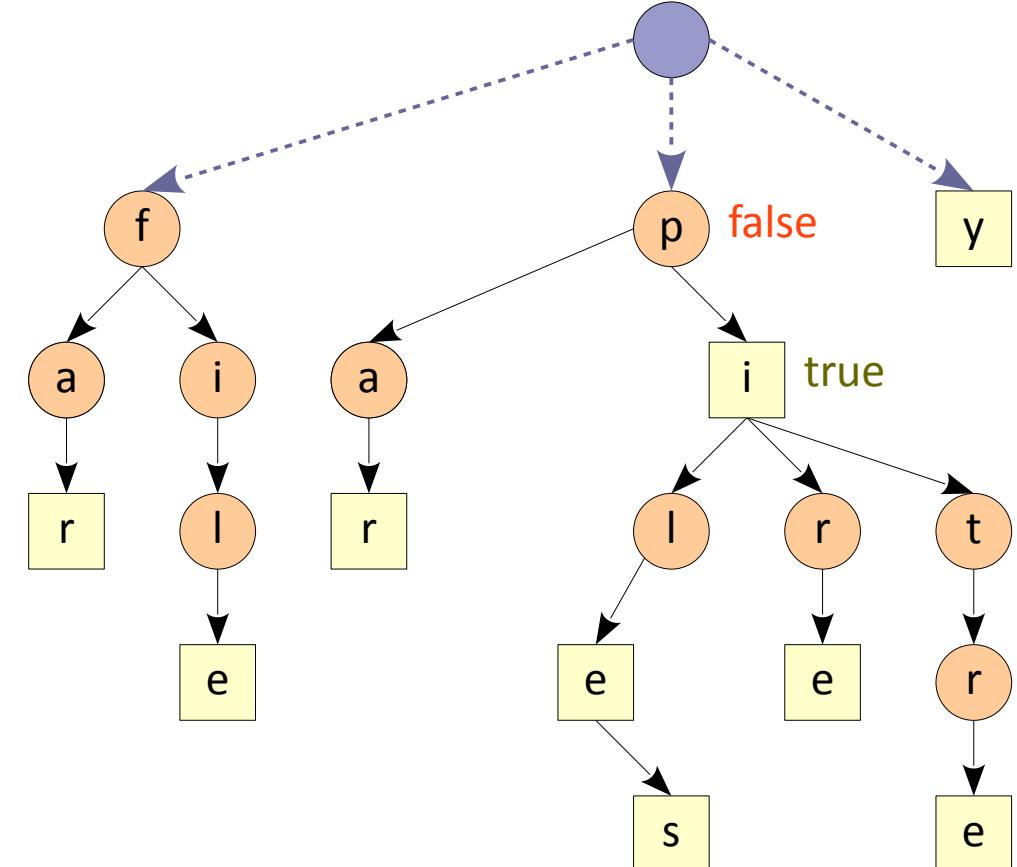
- Ex. occurrence

- Texte :

far y file pile  
 pire pitre  
 pile file piles  
 pi pile y par

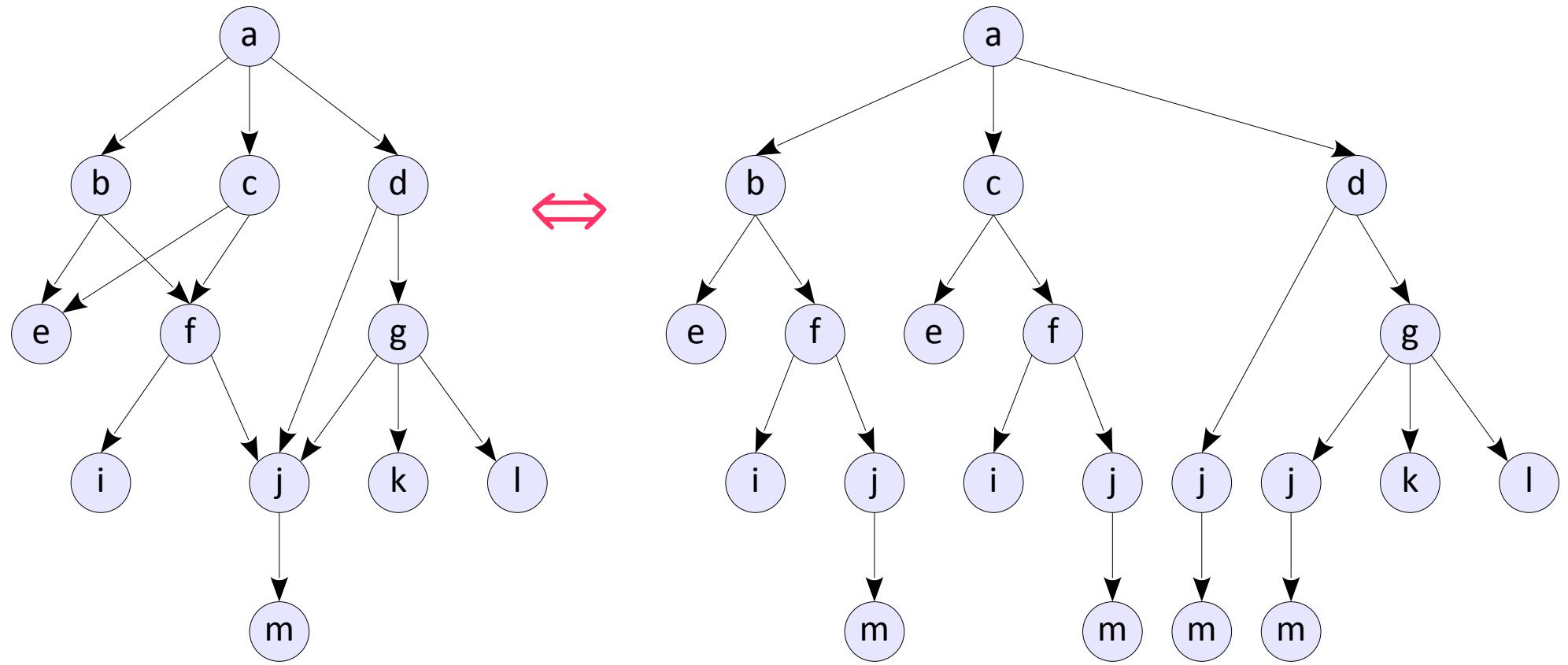
- Également utilisé :

  - arbre des suffixes



# Arbre avec partage des nœuds

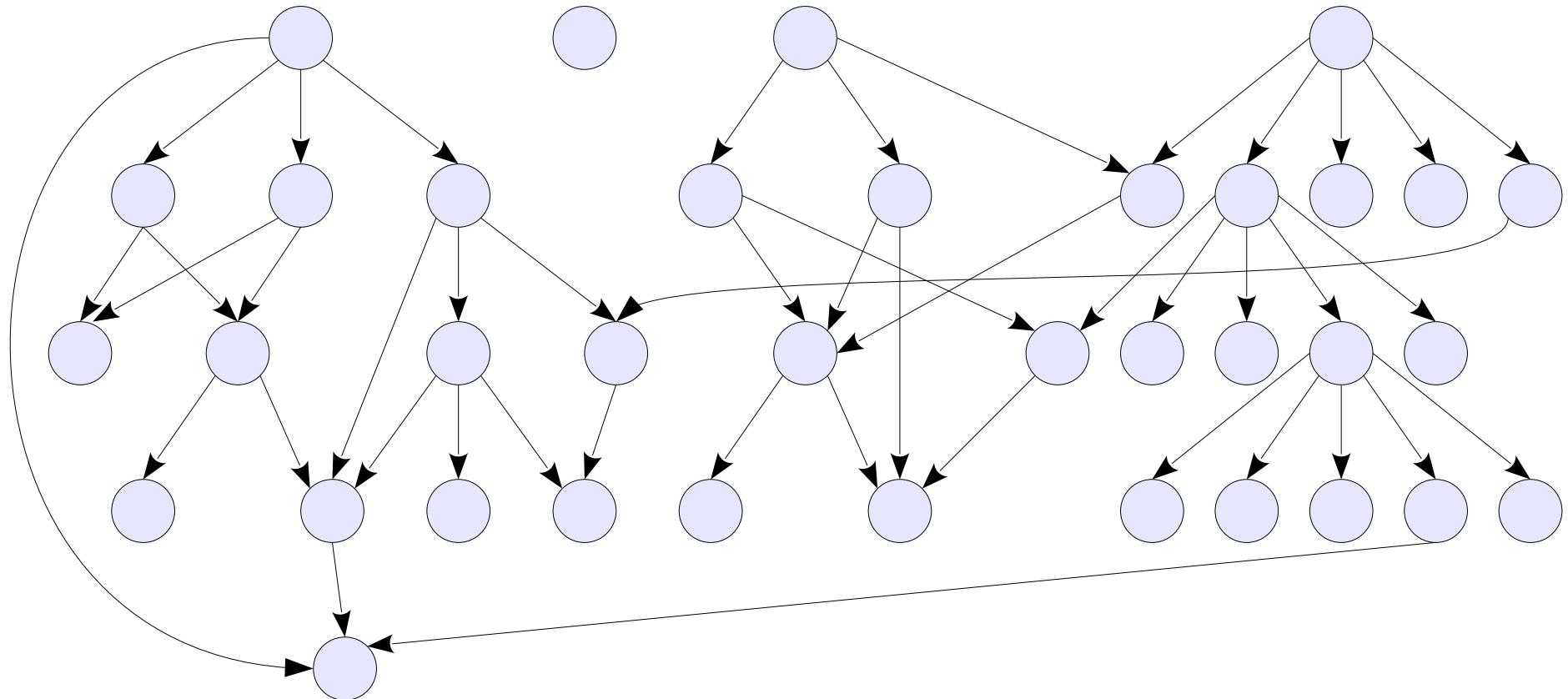
- Jusqu'à exponentiellement plus compact



Quel exemple de configuration procure un gain exponentiel ?

# Graphe orienté acyclique

- DAG (directed acyclic graph) = arbre/forêt partagé(e)
    - jusqu'à exponentiellement plus compact



# Tri topologique (1)

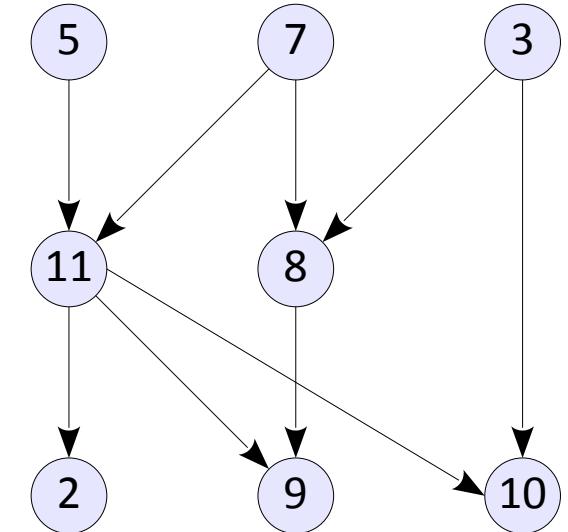
- Tri topologique d'un DAG

- fournit un ordre linéaire « compatible » avec le DAG
- c.-à-d. un ordre de visite des sommets tel qu'un sommet est toujours visité avant ses successeurs

- Exemple : 7, 5, 3, 11, 8, 2, 9, 10

- Applications

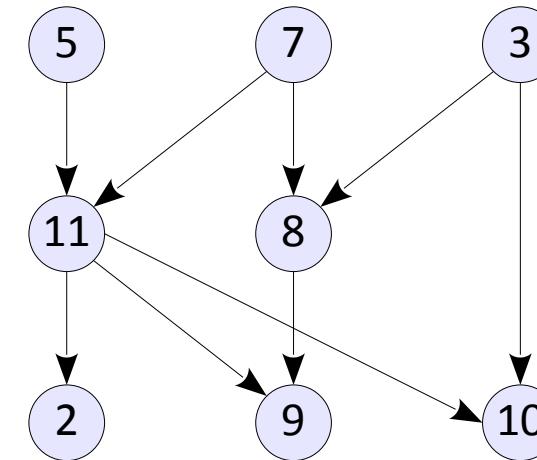
- ordonnancement de tâches
  - gestion de projet, P.E.R.T.  
(Program Evaluation and Review Technique)
- recompilation (make)



# Tri topologique (2)

- Pas d'unicité

- 7, 5, 3, 11, 8, 2, 9, 10
- 3, 5, 7, 8, 11, 2, 9, 10
- 3, 7, 8, 5, 11, 10, 2, 9
- 5, 7, 3, 8, 11, 10, 9, 2
- 7, 5, 11, 3, 10, 8, 9, 2
- 7, 5, 11, 2, 3, 8, 9, 10
- ...



DAG

- Tri topologique inverse

= pour la relation inverse  
(flèches inversées)

- 10, 9, 8, 3, 2, 11, 7, 5
- ...

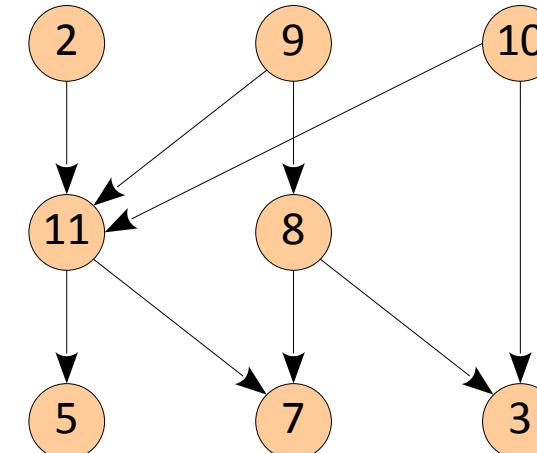


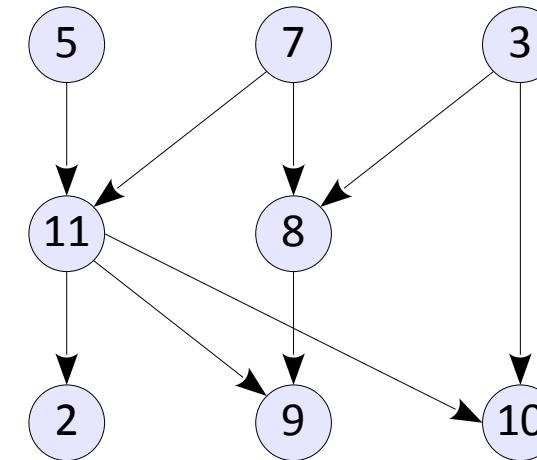
image miroir

DAG de la relation inverse

# Tri topologique (2)

- Pas d'unicité

- 7, 5, 3, 11, 8, 2, 9, 10
- 3, 5, 7, 8, 11, 2, 9, 10
- 3, 7, 8, 5, 11, 10, 2, 9
- 5, 7, 3, 8, 11, 10, 9, 2
- 7, 5, 11, 3, 10, 8, 9, 2
- 7, 5, 11, 2, 3, 8, 9, 10
- ...



DAG

- Tri topologique inverse

= pour la relation inverse  
(flèches inversées)

- 10, 9, 8, 3, 2, 11, 7, 5
- ...

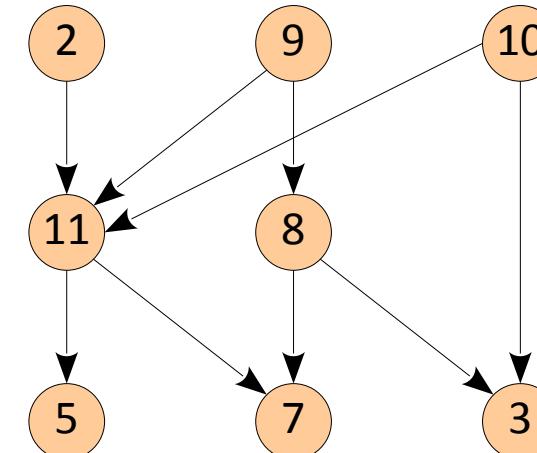


image miroir

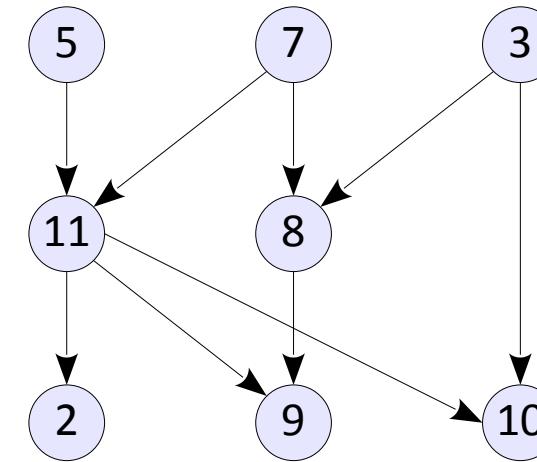
Pourquoi est-ce aussi un DAG ?

DAG de la relation inverse

# Tri topologique (2)

- Pas d'unicité

- 7, 5, 3, 11, 8, 2, 9, 10
- 3, 5, 7, 8, 11, 2, 9, 10
- 3, 7, 8, 5, 11, 10, 2, 9
- 5, 7, 3, 8, 11, 10, 9, 2
- 7, 5, 11, 3, 10, 8, 9, 2
- 7, 5, 11, 2, 3, 8, 9, 10
- ...



DAG

- Tri topologique inverse

= pour la relation inverse  
(flèches inversées)

- 10, 9, 8, 3, 2, 11, 7, 5
- ...

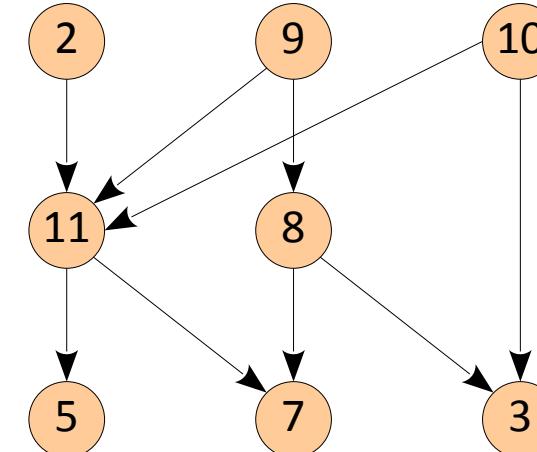


image miroir

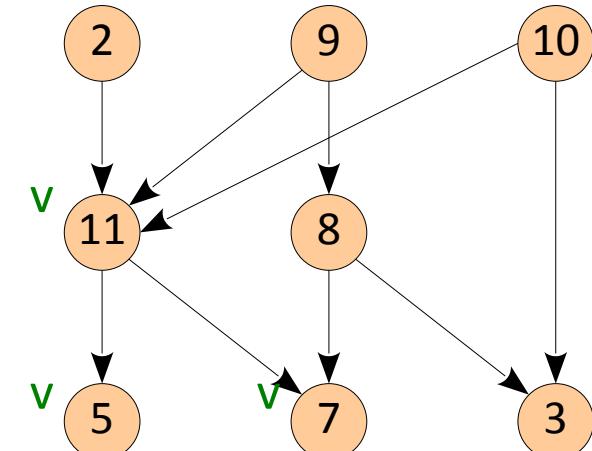
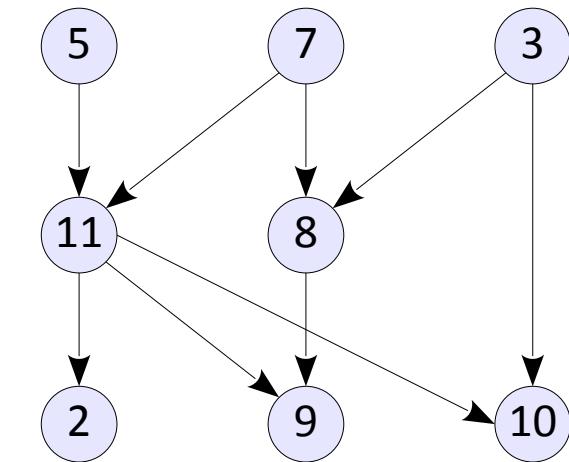
Pourquoi est-ce aussi un DAG ?

DAG de la relation inverse

Preuve par l'absurde

# Tri topologique (3)

- Tri topologique ≈ forme de parcours des nœuds du DAG
- Un algorithme :
  - considérer la relation inverse
  - parcours en profondeur d'abord des nœuds non encore visités
  - positionnement d'un drapeau (flag) « déjà visité » après visite
  - liste des nœuds « en remontant » (quand tous les fils sont explorés)
- Ex. 5, 7, 11, 2, 3, 8, 9, 10
- $O(nb\ nœuds + nb\ branches)$



DAG de la relation inverse

# Compression de données

- Donnée :

- un texte (une suite de caractères)

- Problème :

- trouver un codage compact du texte

- Une solution :

- associer un code court aux lettres fréquentes
  - associer un code long aux lettres rares

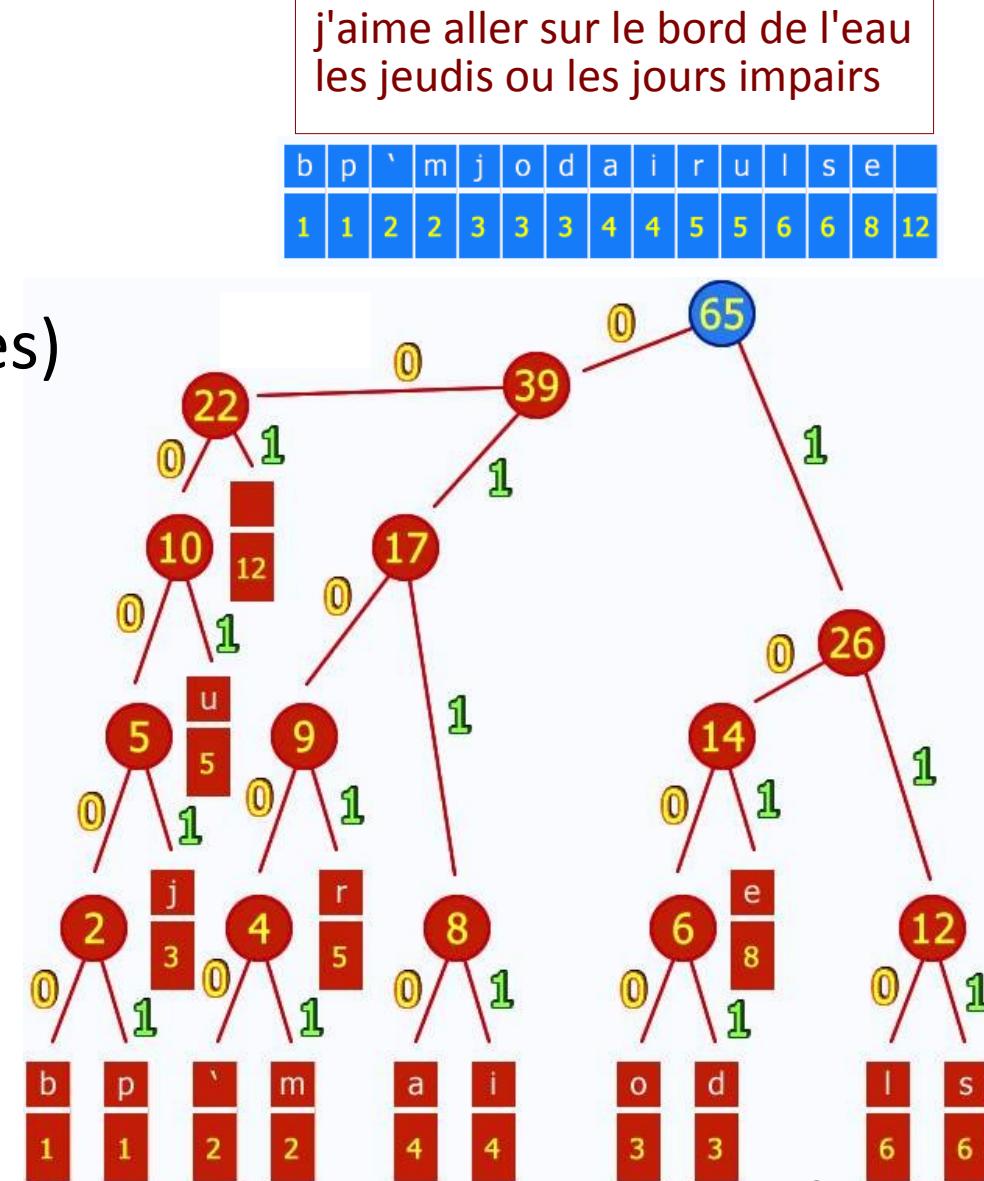
- Moyen

- arbre binaire (de Huffman)



# Arbre de Huffman (1)

- Arbre binaire
- Info sur feuille :
  - lettre
  - fréquence ( $\approx$  nb occurrences)
- Info sur nœud :
  - ensemble de lettres  
( $\Rightarrow$  alternatives)
  - fréq.  $\approx \sum$  nb occurrences
- Info sur branche :
  - code 0/1  $\approx$  choix d'un sous-ensemble de lettres



# Arbre de Huffman (2)

## ● Codage du téléphone

- 15, 17, 18, 1013, 1023
- 0123456789, 0631415927
- 00 1 212 229 2560,
- 00 39 010 869 8721

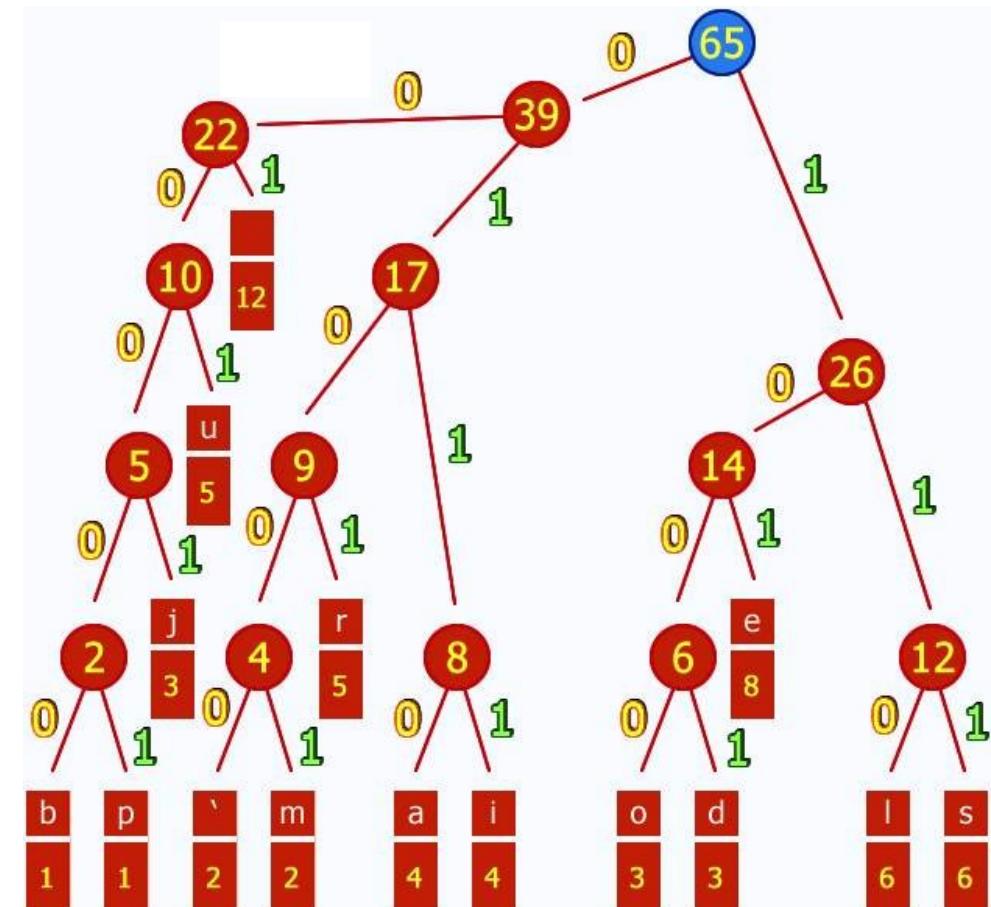
## ● Encodage avec arbre

- e : 101
- i : 0111
- d : 1001
- p : 000001
- pied:00000101111011001

## ● Idem coder et décoder (non ambigu)

j'aime aller sur le bord de l'eau  
les jeudis ou les jours impairs

b	p	'	m	j	o	d	a	i	r	u	l	s	e
1	1	2	2	3	3	3	4	4	5	5	6	6	8 12



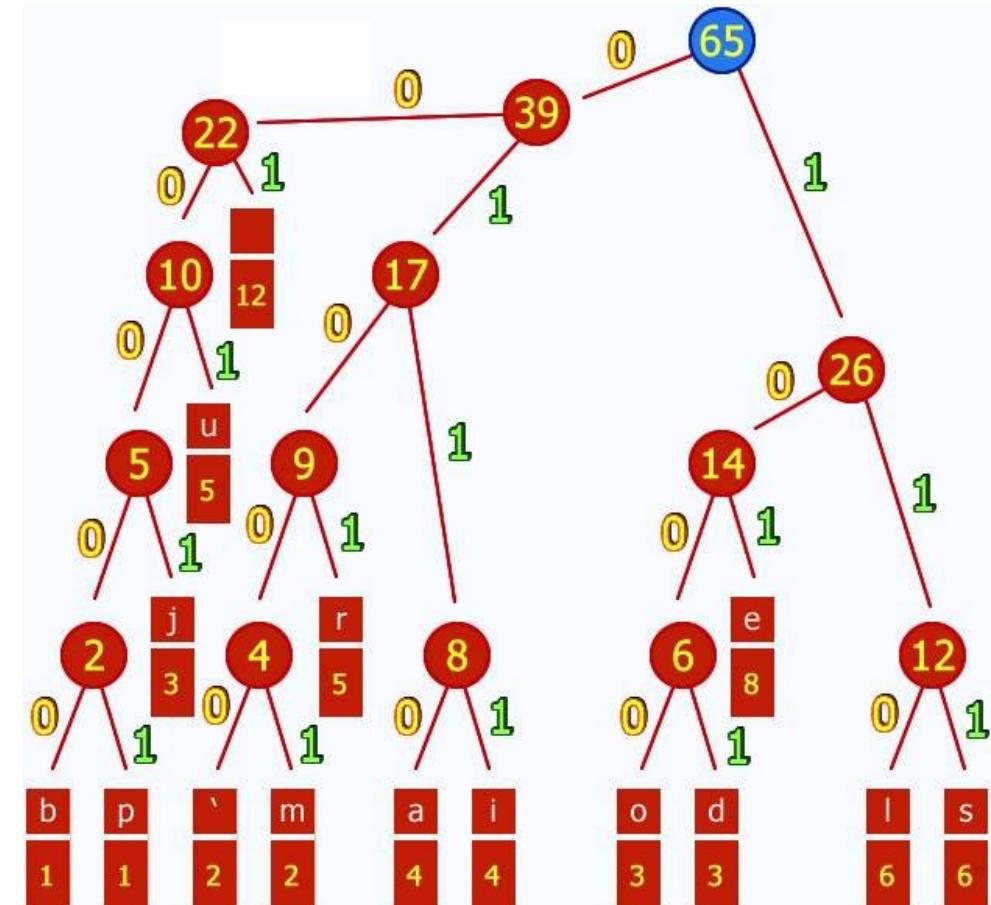
# Arbre de Huffman (3)

- Construction bottom-up  
(de bas en haut) itérative

- on prend les 2 lettres ou groupes de lettres les moins fréquents
- on les associe : on crée un nœud père qui les rassemble (ce nouveau groupe est plus fréquent au prix d'un code plus long)
- on recommence jusqu'à ce qu'il ne reste qu'un groupe

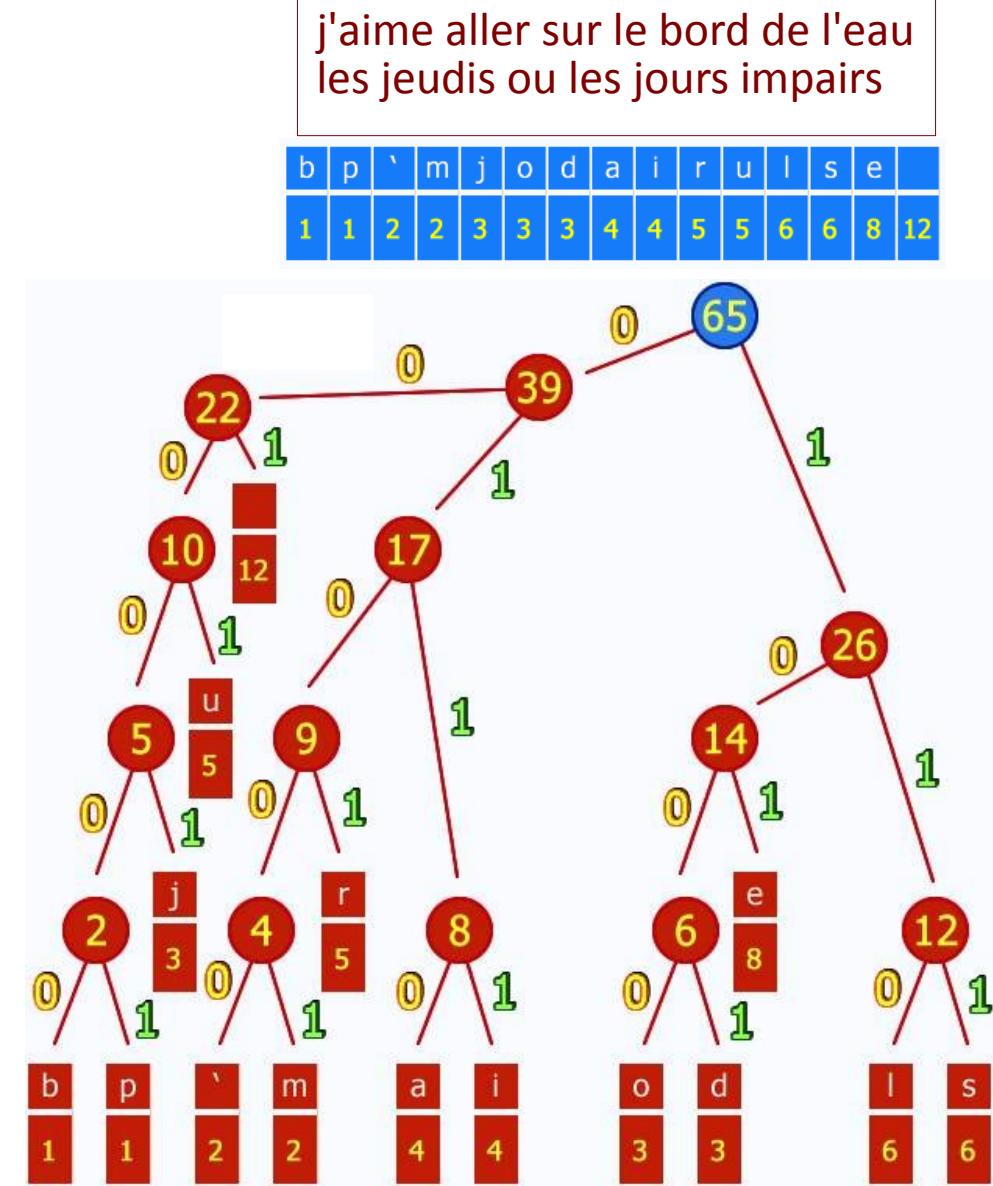
j'aime aller sur le bord de l'eau  
les jeudis ou les jours impairs

b	p	'	m	j	o	d	a	i	r	u	l	s	e	
1	1	2	2	3	3	3	4	4	5	5	6	6	8	12



# Arbre de Huffman (4)

- Arbre non unique
- Arbre spécifique aux fréquences dans le texte
  - code = arbre + codage
  - ou bien arbre fixe, choisi par convention (ex. issu d'un grand texte dans une langue donnée)
- Taux de compression en français ≈ 50%



# Arbre de Huffman (5)

- Optimal au sens du codage par symbole :  $I_{gr} \approx$  entropie du texte

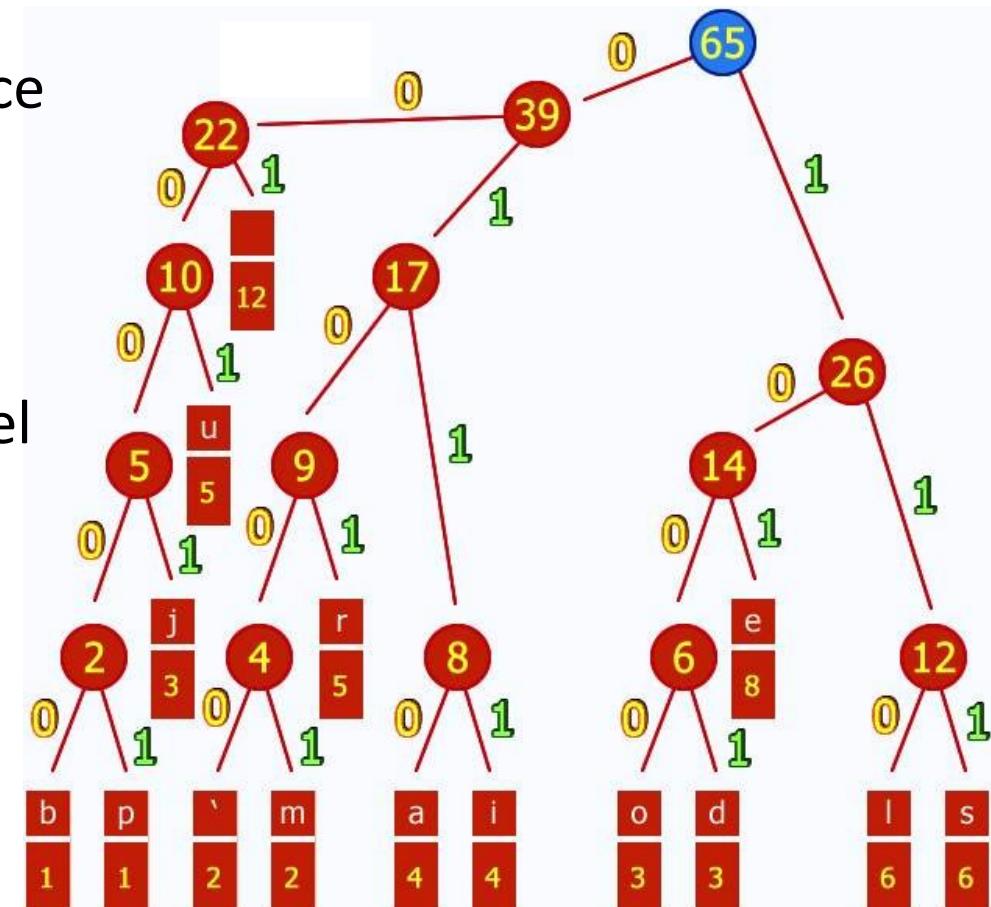
- Multiples variantes :

- ex. prédiction par reconnaissance partielle (PPM) : compression probabiliste en fonction du contexte, OK flux de caractères
- ex. codage adaptatif (OK flux de caractères) : arbre conventionnel mis à jour dynamiquement

- Meilleurs algorithmes :
  - encodage des sous-chaînes

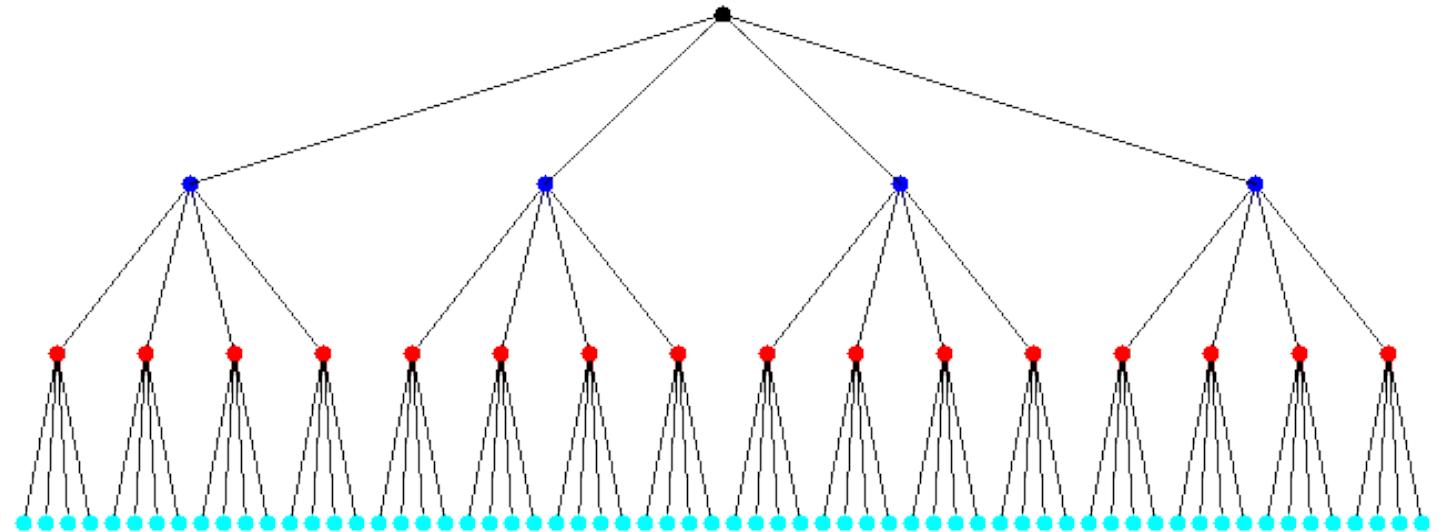
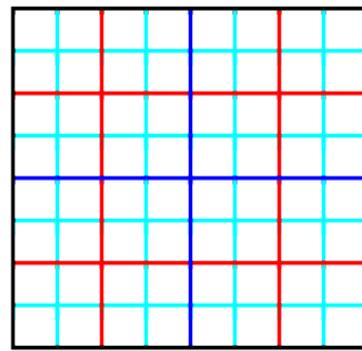
j'aime aller sur le bord de l'eau  
les jeudis ou les jours impairs

b	p	'	m	j	o	d	a	i	r	u	l	s	e
1	1	2	2	3	3	3	4	4	5	5	6	6	8 12



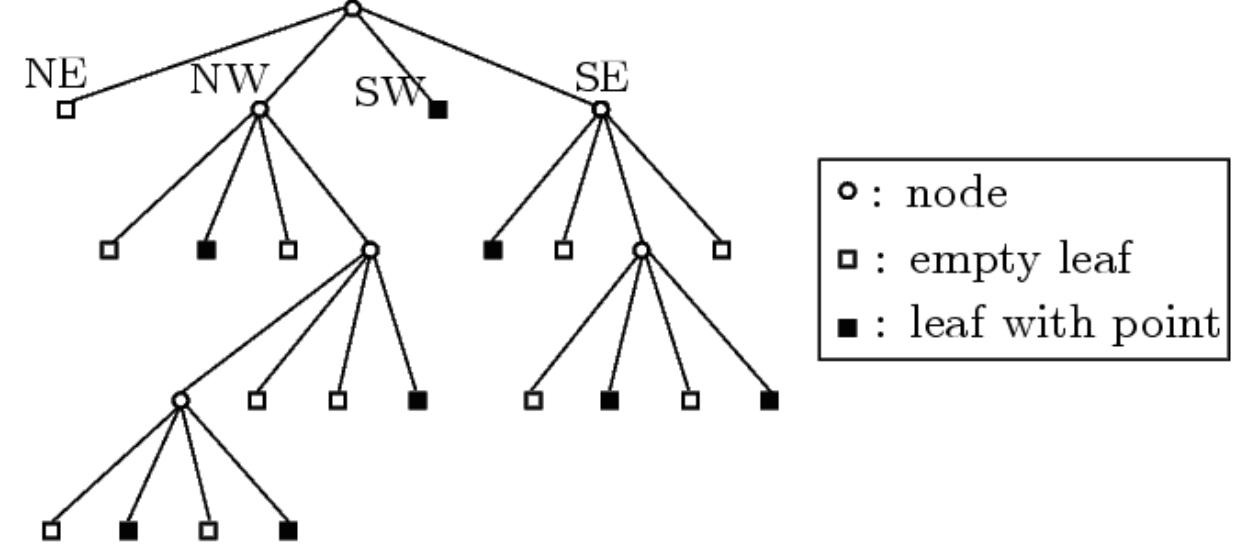
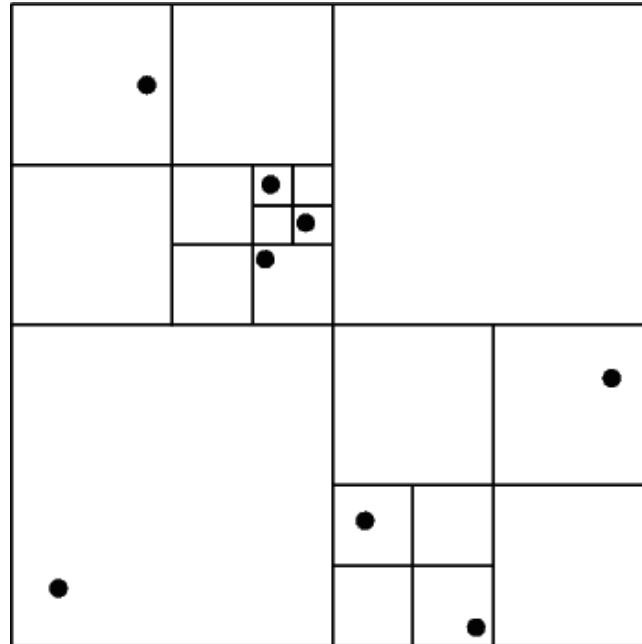
# Partitionnement récursif multidimensionnel (systématique)

- Ex. dimension 2



# Partitionnement récursif multidimensionnel (optimisé)

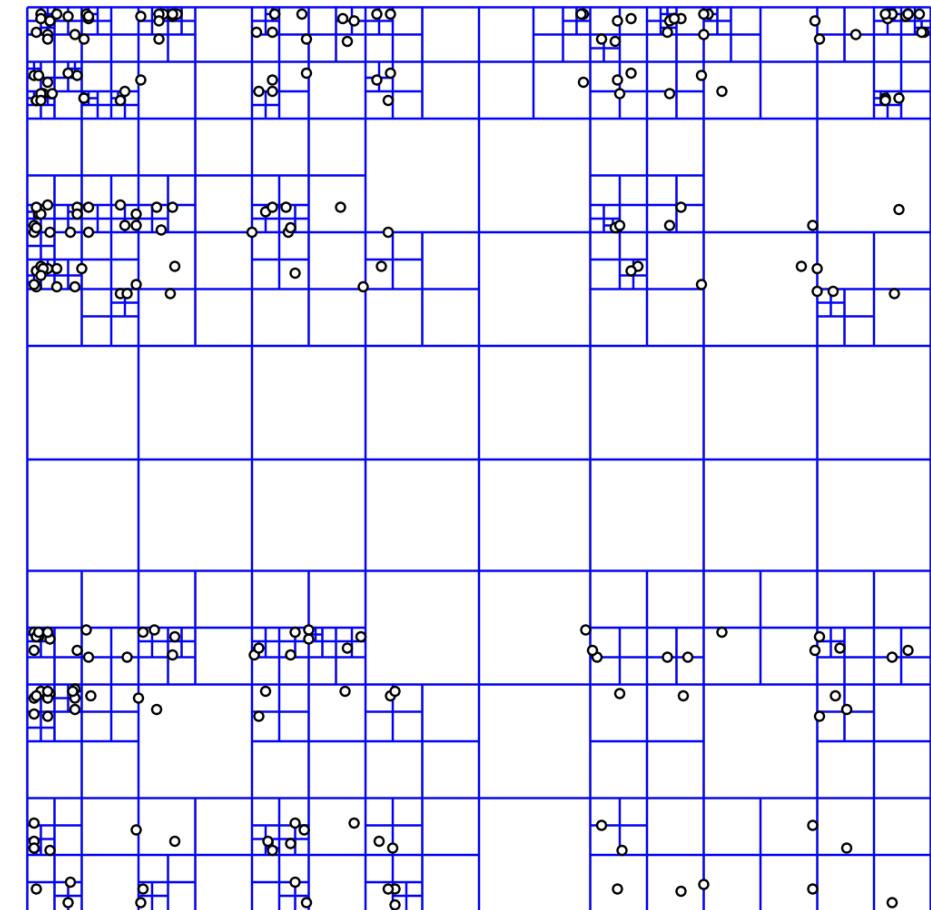
- Au plus 1 point par région
- Au moins 1 point dans une sous-région



# Quadtree (ou Q-tree)

## [arbre quaternaire]

- Nœud : exactement 4 fils
- Feuille : 0 ou 1 point
- Obtenu par partition récursive d'un espace à 2 dimensions en 4 quadrants
  - [= généralisation en 2D d'un arbre binaire en 1D]
- Terminologies :
  - nord-ouest, sud-est...
  - ou haut-gauche, bas-droite...

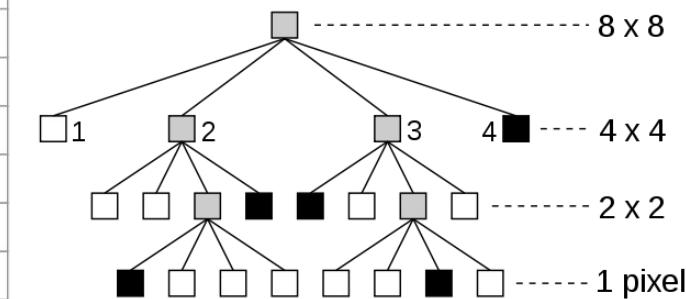
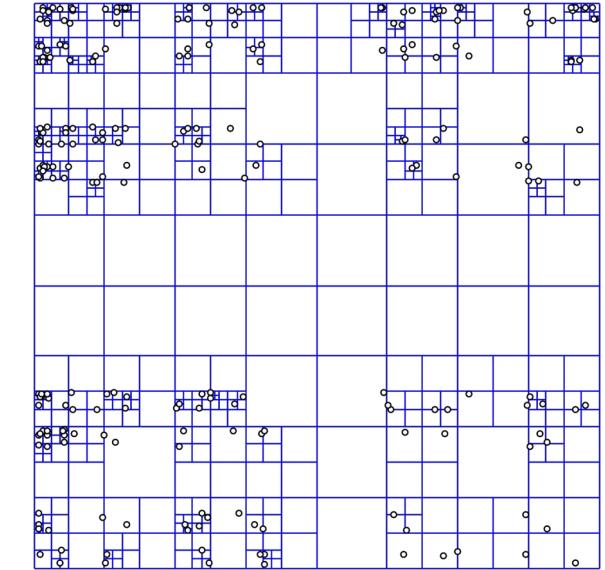
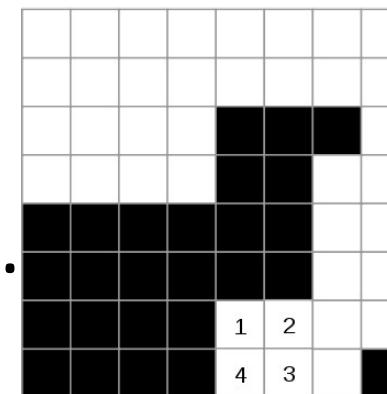


# Quadtree

## ● Applications

- stockage matrice creuse, feuille Excel
  - 0 ou vide presque partout
- calcul d'un maximum de couverture
  - plus grand ensemble de formes géométriques sans recouvrement
  - ex. design de circuits intégrés, de cartes
- indexation spatiale
- détection de collision
- compression d'images
- ...

## ● Nombreuses variantes...

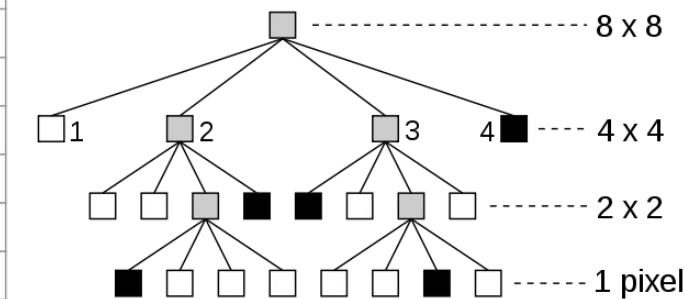
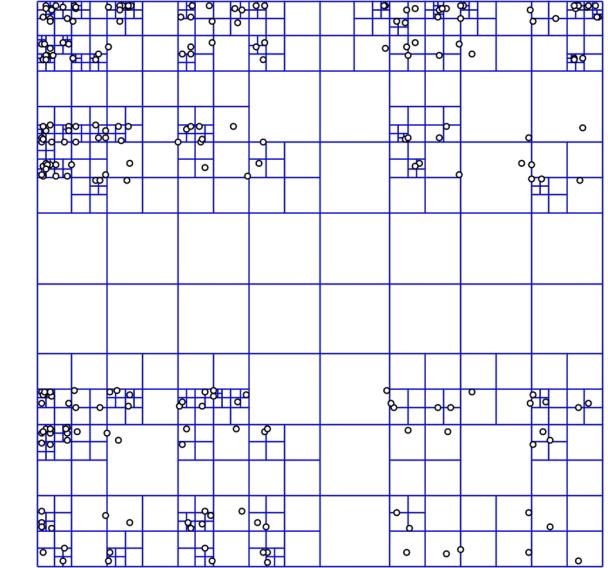
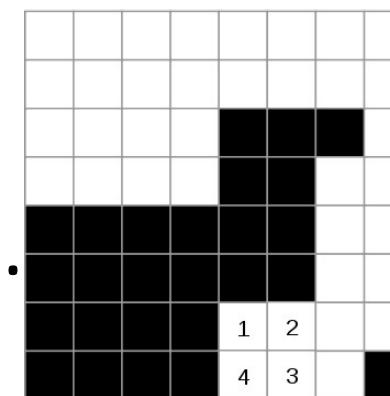


# Quadtree

## ● Applications

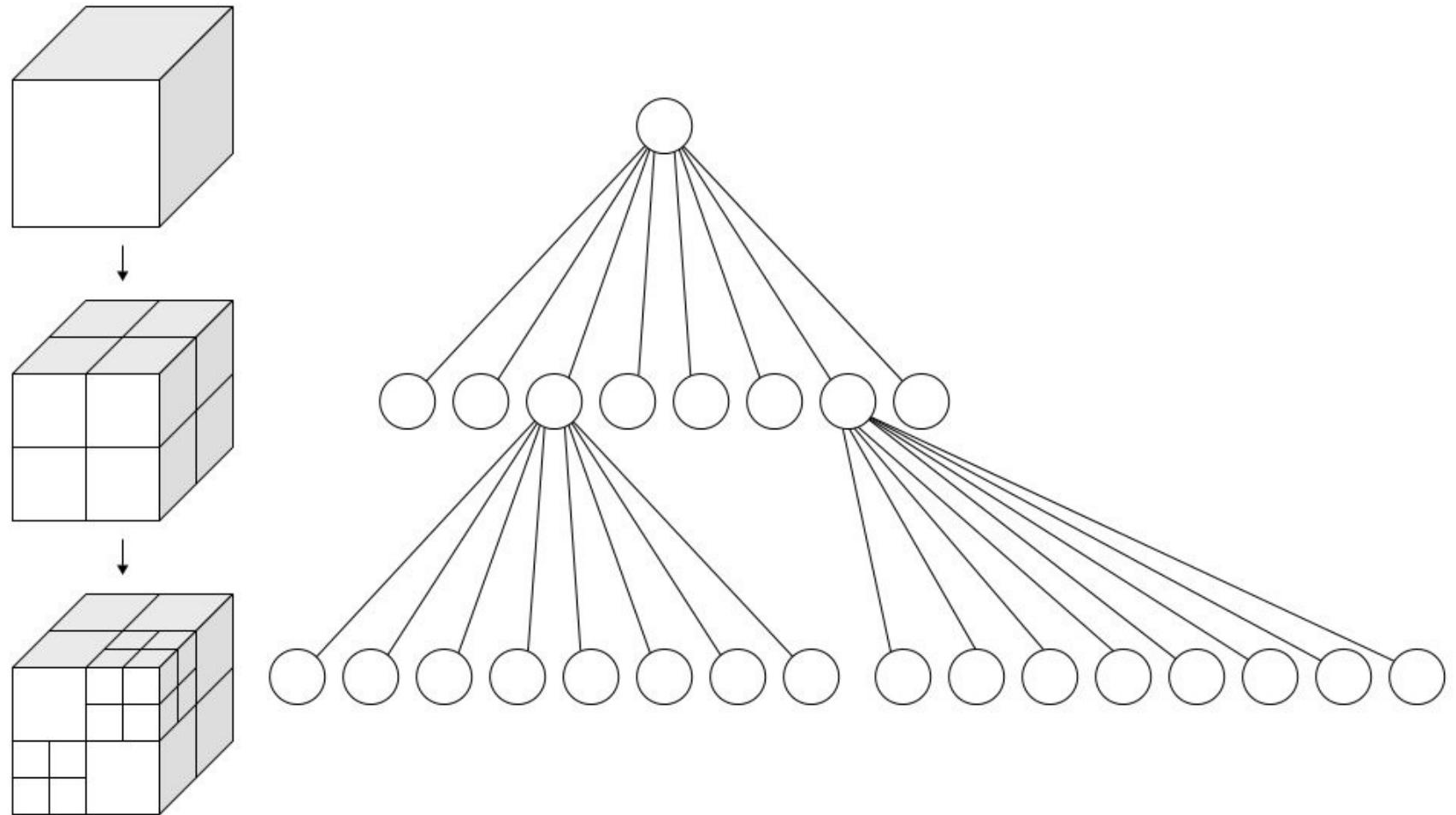
- stockage matrice creuse, feuille Excel
  - 0 ou vide presque partout
- calcul d'un maximum de couverture
  - plus grand ensemble de formes géométriques sans recouvrement
  - ex. design de circuits intégrés, de cartes
- **indexation spatiale**
- détection de collision
- **compression d'images**
- ...

## ● Nombreuses variantes...



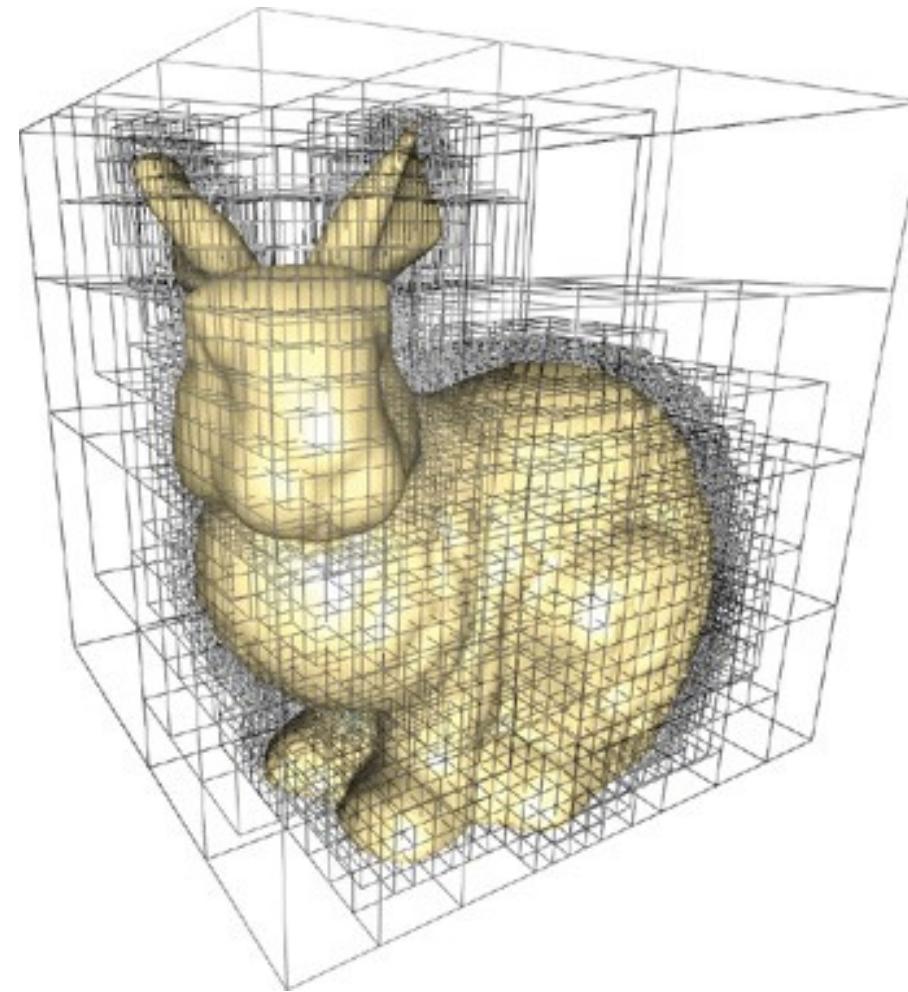
# Octtree

- Idem en dimension 3



# Octtree

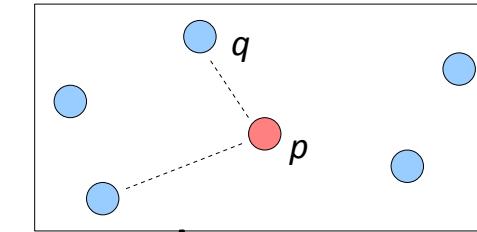
- Idem en dimension 3 : ex. voxels



# Recherche de plus proche(s) voisin(s) [nearest neighbor, NN] et variantes

## ● Plus proche voisin :

- ensemble de  $n$  points donnés dans  $\mathbb{R}^k$
- pb : soit un point  $p$ , trouver le point  $q$  le plus proche (ou les  $m$  plus proches)



N.B. pas nécessairement unique(s)

## ● Proches voisins :

- **exact**s : trouver un/tous les points  $q$  tq  $d(p,q) \leq r$  donné
- **approchés** : trouver un/tous les points  $q$  tq  $d(p,q) \leq (1+\varepsilon) d(p,p')$  où  $p'$  est le plus proche voisin de  $p$

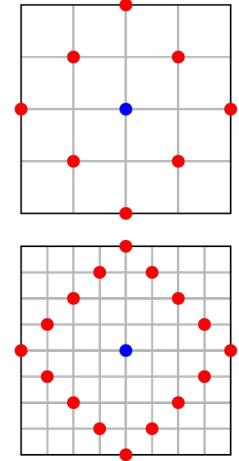
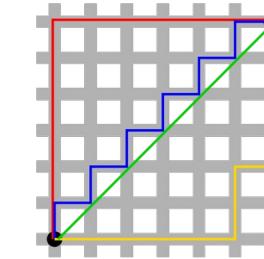
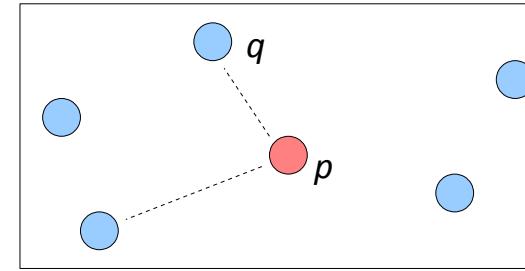
## ● Jointure spatiale :

- pb : étant donnés deux sous-ensembles  $P$  et  $Q$  des  $n$  points, trouver les points  $(p,q) \in P \times Q$  tq  $d(p,q) \leq r$  donné

# Recherche de plus proche(s) voisin(s) [nearest neighbor, NN] et variantes

- Variantes de distance (espace métrique) :

- euclidienne ( $L_2$ )
- Manhattan ( $L_1$ )
- $L_p$



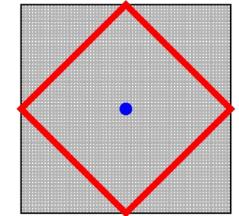
- Variantes d'espace : continu vs discret

- Variantes selon la dimension  $k$

- Variantes d'accès aux données

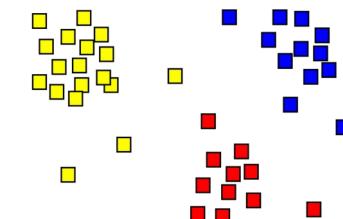
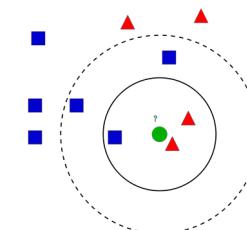
- en mémoire vive (RAM) : lecture par octet/entier/flottant
- stockage de masse (disque dur) : lecture par blocs (R-tree)
  - base de données, systèmes de fichiers

- ...



# Quelques applications de la recherche de plus proche(s) voisin(s)

- Simul. physique : interaction jusqu'à distance  $d$  bornée
- Jeux vidéo : collision entre objets
- Système d'info. géographique (SIG) : ex. ville la + proche
- Classification : classe la + proche d'une instance donnée
- Reconnaissance de motifs (patterns) : pattern le + proche
- Recherche d'images par le contenu : les + ressemblantes
- Détection de plagiat : documents similaires
- Système de recommandation : qui a des goûts voisins ?
- Partitionnement de données (clustering)
- Séquençage d'ADN
- ...



# Propriétés de la recherche de plus proche voisin

- Recherche séquentielle (test pour chaque point)
  - temps :  $O(n)$
- Partitionnement récursif de l'espace ( $\rightarrow$  divers arbres)
  - temps :  $O(\log n)$  en moyenne, parfois  $O(n)$  dans le pire cas
- Variante : ajout/suppression « dynamique » de points
  - coût de réindexation  $\rightarrow$  compromis (en temps et en espace)  
nb d'accès / nb de modifications
- Variante : recherche approchée (rapide, ratés possibles)
  - réduction de dimension probabiliste
    - ex. locality sensitive hashing (LSH)

# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Construction

- Hypothèse

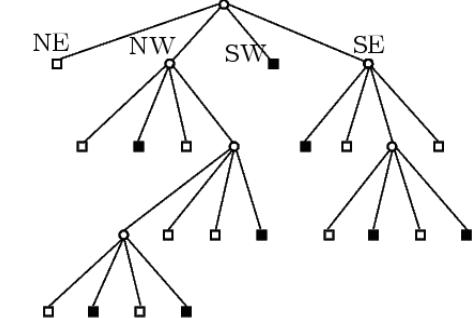
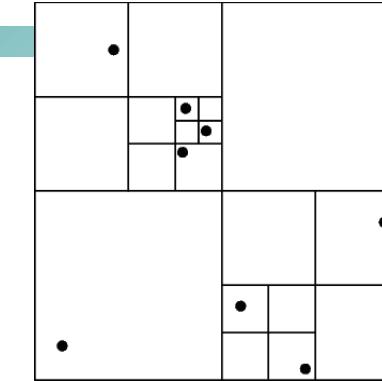
- bornes dans l'espace connues  
(min-max des coordonnées)

- Construction

créer une feuille vide (qui représente tout l'espace borné)  
insérer successivement chaque point

- Insérer un point

descendre dans l'arbre en découplant récursivement ses coordonnées  
jusqu'à atteindre une feuille  
si la case est vide  
y mettre le point  
si la case est occupée par un point  
la redécouper récursivement (créant des nœuds) jusqu'à ce que  
les 2 points soient dans 2 cases distinctes



# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Construction

- Hypothèse

- bornes dans l'espace connues  
(min-max des coordonnées)

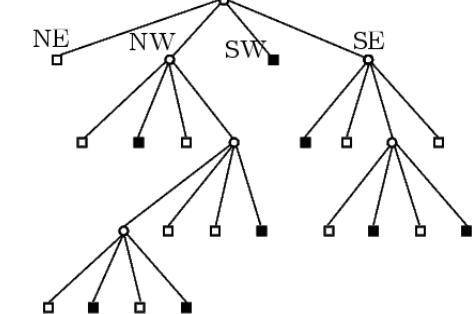
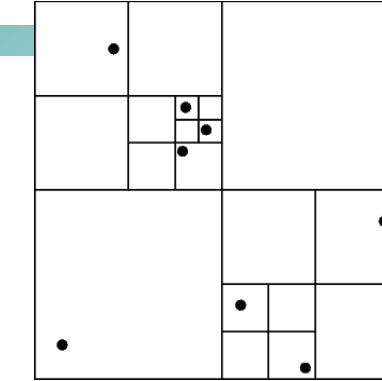
- Construction

créer une feuille vide (qui représente tout l'espace borné)  
insérer successivement chaque point

- Insérer un point

descendre dans l'arbre en découplant récursivement ses coordonnées  
jusqu'à atteindre une feuille  
si la case est vide  
y mettre le point  
si la case est occupée par un point  
la redécouper récursivement (créant des nœuds) jusqu'à ce que  
les 2 points soient dans 2 cases distinctes

Et si les bornes  
des coordonnées  
sont mal/pas  
connues ?



# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Construction

- Hypothèse

- bornes dans l'espace connues (min-max des coordonnées)

- Construction

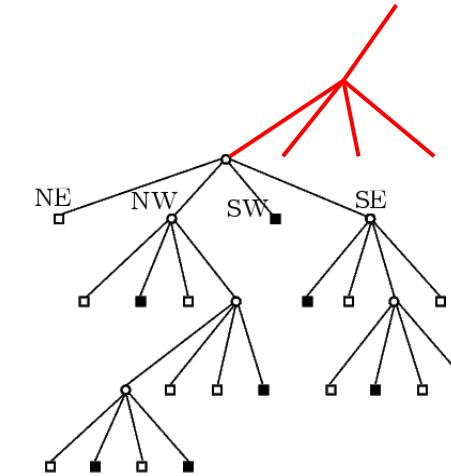
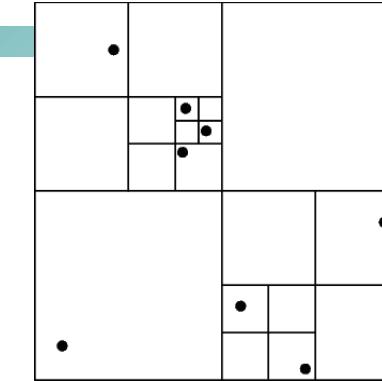
créer une feuille vide (qui représente tout l'espace borné)  
insérer successivement chaque point

- Insérer un point

descendre dans l'arbre en découplant récursivement ses coordonnées jusqu'à atteindre une feuille  
si la case est vide  
y mettre le point  
si la case est occupée par un point  
la redécouper récursivement (créant des nœuds) jusqu'à ce que les 2 points soient dans 2 cases distinctes

Et si les bornes des coordonnées sont mal/pas connues ?

➔ l'ancienne racine devient le nœud d'une nouvelle racine



# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Construction

- Hypothèse

- bornes dans l'espace connues  
(min-max des coordonnées)

- Construction

créer une feuille vide (qui représente tout l'espace borné)  
insérer successivement chaque point

- Insérer un point

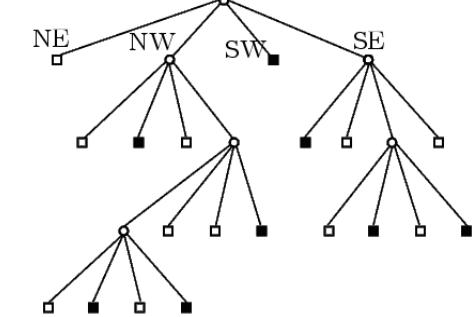
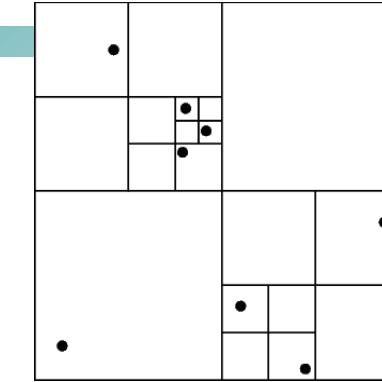
descendre dans l'arbre en découplant récursivement ses coordonnées  
jusqu'à atteindre une feuille

si la case est vide

y mettre le point

si la case est occupée par un point différent [sinon ?]

la redécouper récursivement (créant des nœuds) jusqu'à ce que  
les 2 points soient dans 2 cases distinctes



# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Construction

- Hypothèse

- bornes dans l'espace connues  
(min-max des coordonnées)

- Construction

créer une feuille vide (qui représente tout l'espace borné)  
insérer successivement chaque point

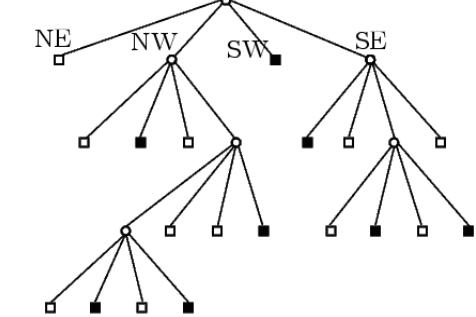
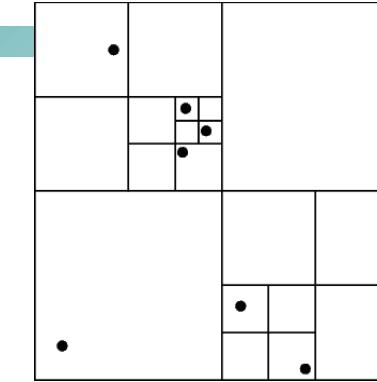
- Insérer un point

descendre dans l'arbre en découplant récursivement ses coordonnées  
jusqu'à atteindre une feuille

si la case est vide

y mettre le point

si la case est occupée par un point différent [sinon : boucle  $\infty$ ]  
la redécouper récursivement (créant des nœuds) jusqu'à ce que  
les 2 points soient dans 2 cases distinctes



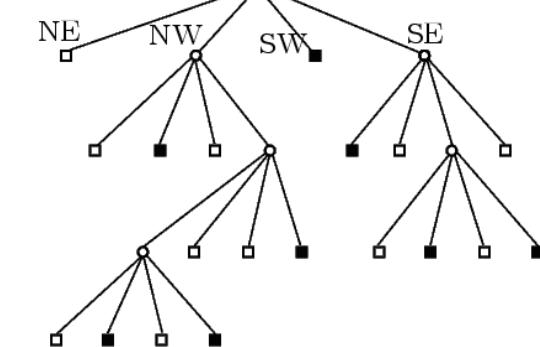
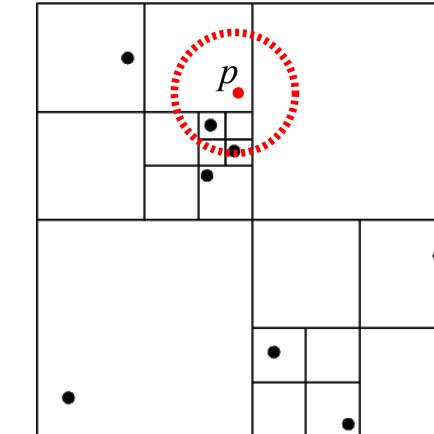
# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Recherche à distance donnée

- Rechercher tous les voisins à distance  $r$  d'un point  $p$ 
  - partir du noeud  $t$  racine de l'arbre
  - pour chaque fils  $f$  de  $t$ 
    - si  $f$  est une feuille, examiner/traiter l'éventuel point  $q$  de  $f$  :
    - si  $d(p,q) \leq r$  alors mémoriser  $q$
    - sinon, si la case  $f$  intersecte le disque de rayon  $r$  centré en  $p$  : rechercher récursivement les voisins dans  $f$

Gain de temps avec la distance  $L_2$  :

- ne pas calculer la racine carré  $((x_p - x_q)^2 + (y_p - y_q)^2)^{1/2}$
- opérer sur la distance au carré  $(x_p - x_q)^2 + (y_p - y_q)^2$
- pour toutes les **comparaisons**



# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Recherche à distance donnée

- Rechercher tous les voisins à distance  $r$  d'un point  $p$

créer une **pile de nœuds**, initialement vide

mettre la racine sur la pile

répéter tant que la pile n'est pas vide

  extraire un nœud  $t$  de la pile

  pour chaque fils  $f$  de  $t$

    si  $f$  est une feuille, examiner l'éventuel point  $q$  de  $f$  :  $d(p,q) \leq r$  ?

    sinon, si la case  $f$  intersecte le disque de rayon  $r$  centré en  $p$

      ajouter  $f$  dans la pile

Variante avec pile explicite  
(au lieu de la pile d'exécution  
des appels récursifs)

Gain de temps avec la distance  $L_2$  :

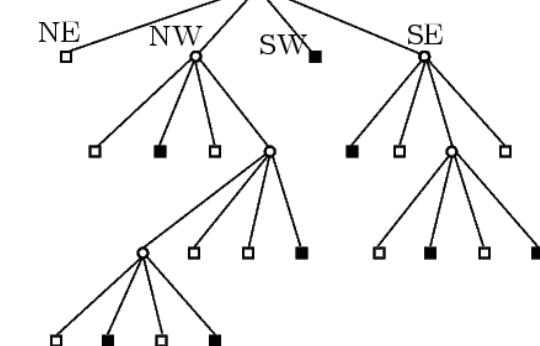
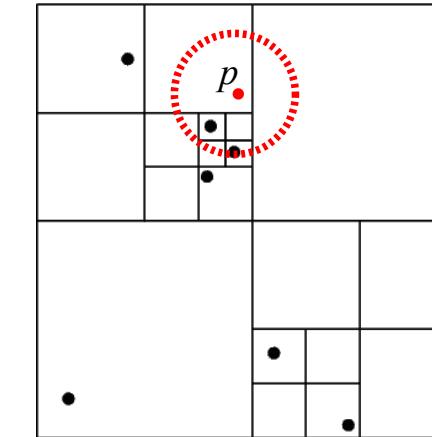
- ne pas calculer la racine carré

$$((x_p - x_q)^2 + (y_p - y_q)^2)^{1/2}$$

- opérer sur la distance au carré

$$(x_p - x_q)^2 + (y_p - y_q)^2$$

pour toutes les **comparaisons**



# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Point le plus proche

- Trouver le plus proche voisin de  $p$

  $r \leftarrow \infty$

rechercher les voisins à distance  $< r$  de  $p$   
qd un voisin  $q$  est trouvé à  $d(p,q) < r$   
 $r \leftarrow d(p,q)$

Autrement dit

partir du noeud  $t$  racine de l'arbre

$r \leftarrow \infty$

pour chaque fils  $f$  de  $t$

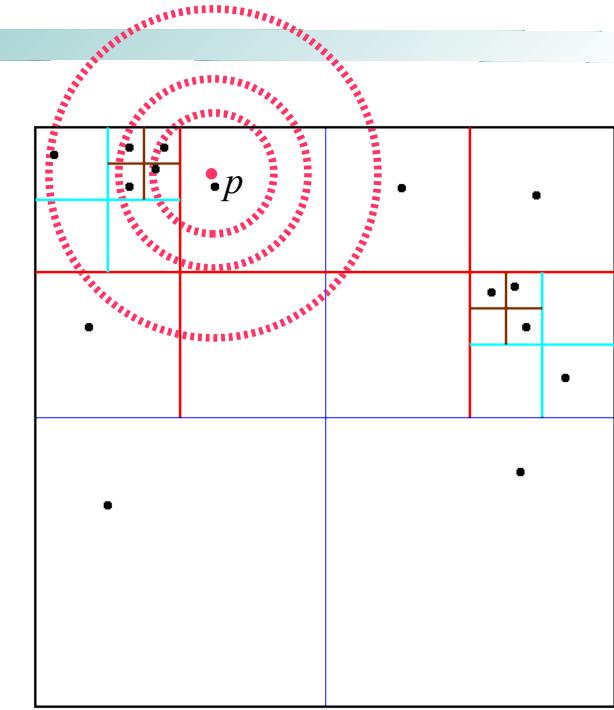


si  $f$  est une feuille, examiner/traiter l'éventuel point  $q$  de  $f$ :

si  $d(p,q) < r$  alors mémoriser  $q$  et  $r \leftarrow d(p,q)$

sinon, si la case  $f$  intersecte le disque de rayon  $r$  centrée en  $p$  :

rechercher récursivement les plus proches voisins dans  $f$



# Proches voisins en 2D avec quadtree :

## Point le plus proche

- Trouver le plus proche voisin de  $p$



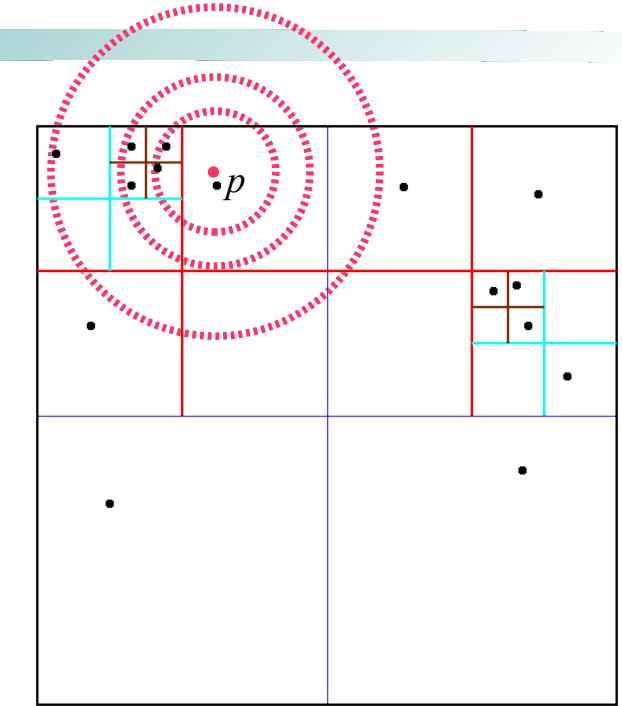
$r \leftarrow \infty$

rechercher les voisins à distance  $< r$  de  $p$   
qd un voisin  $q$  est trouvé à  $d(p,q) < r$   
mettre à jour  $r \leftarrow d(p,q)$

créer une pile de nœuds, initialement vide  
mettre la racine sur la pile

$r \leftarrow \infty$

répéter tant que la pile n'est pas vide  
extraire un nœud  $t$  de la pile  
pour chaque fils  $f$  de  $t$   
si  $f$  est une feuille : si  $f$  contient  $q$  tq  $d(p,q) < r$ , alors  $r \leftarrow d(p,q)$   
sinon, si  $f$  intersecte le disque de rayon  $r$  centré en  $p$   
ajouter  $f$  dans la pile



Variantes avec pile explicite  
(au lieu de la pile d'exécution  
des appels récursifs)

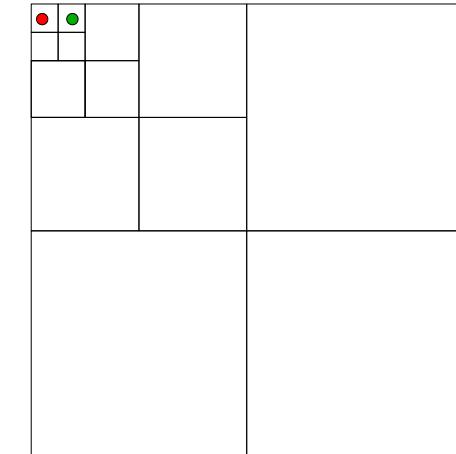
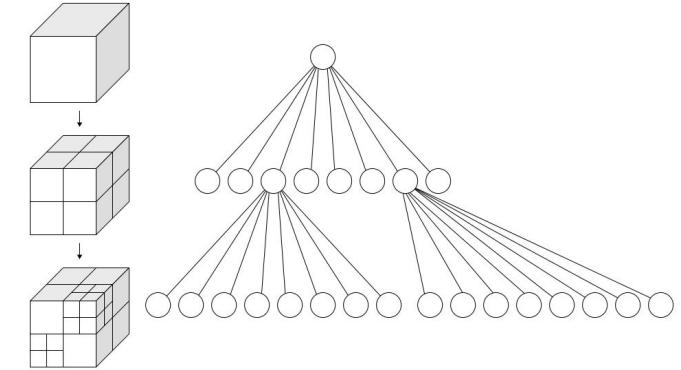
# Proches voisins en 2D avec quadtree

- Autres dimensions : idem

- dimension 3 : octtree
- dimension  $k$  : hypercubes
- disque de rayon  $r \rightarrow$  boule de rayon  $r$

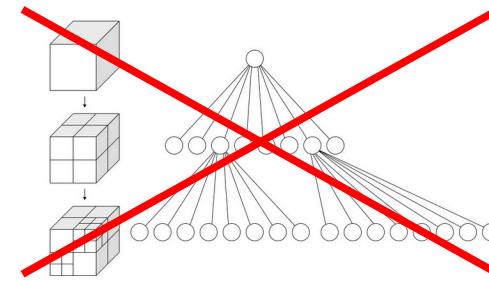
- Quelques faiblesses néanmoins

- lent si les points sont peu denses (vs un test exhaustif linéaire)
- profondeur excessive si deux points sont très proches
- exponentiel en temps et en espace avec la dimension  $k$  (facteur  $2^k$ )

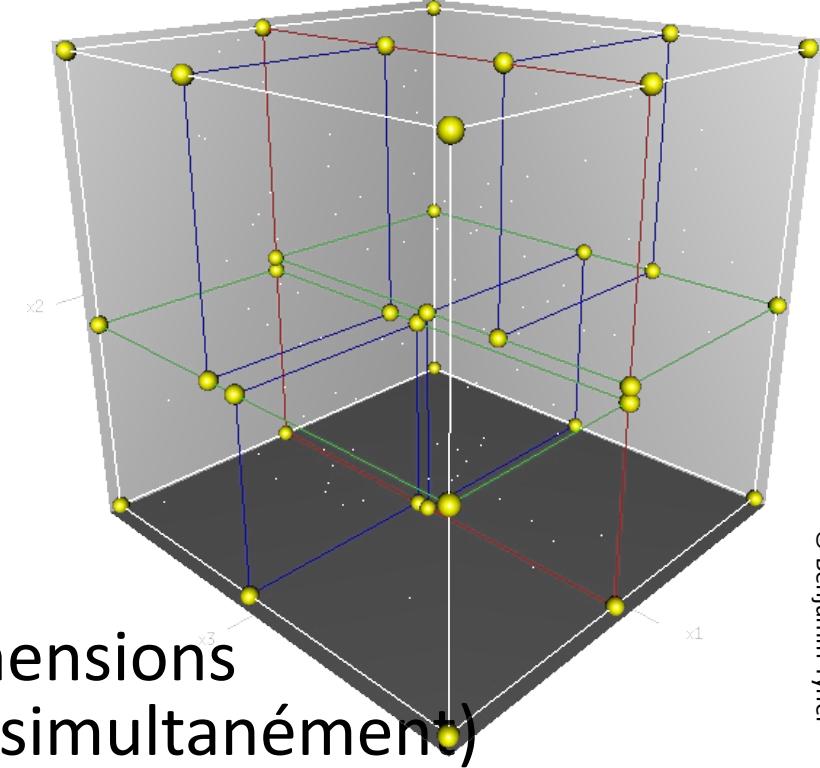


# kd-tree (k-dimensional tree)

- Structuration de points en **dimension  $k$  quelconque**



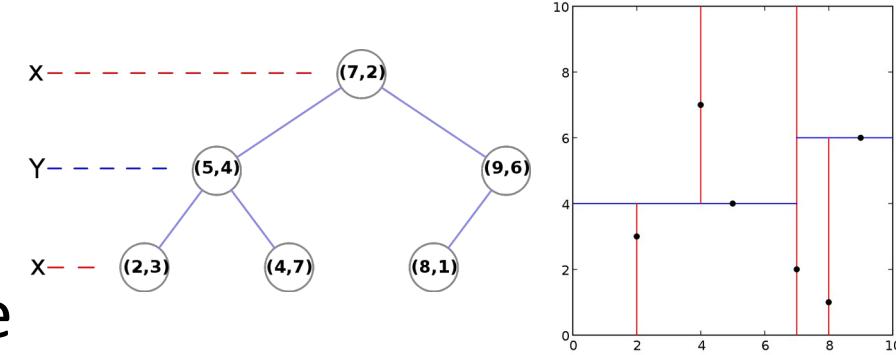
- Coupes binaires
  - **adaptatives**  
(pas forcément au milieu)
  - **successives** dans différentes dimensions  
(pas dans toutes les dimensions simultanément)
  - exemple :
    - coupes rouge, vert, bleu
    - cycle sur les dimensions



# kd-trees équilibrés

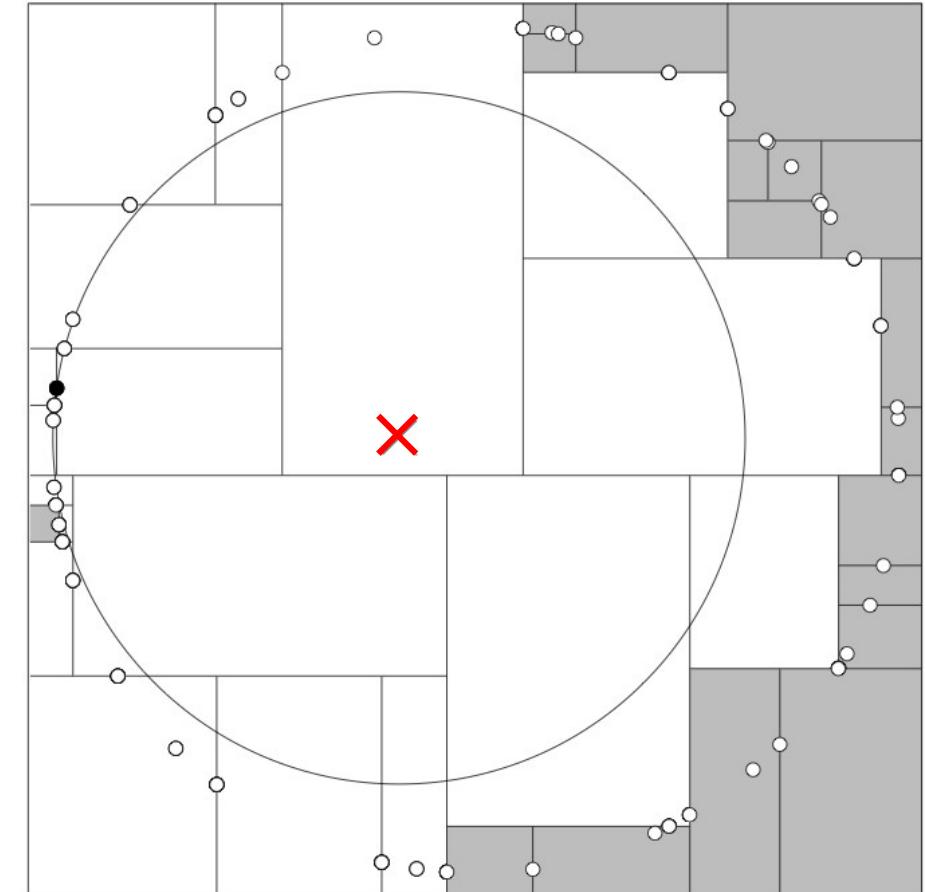
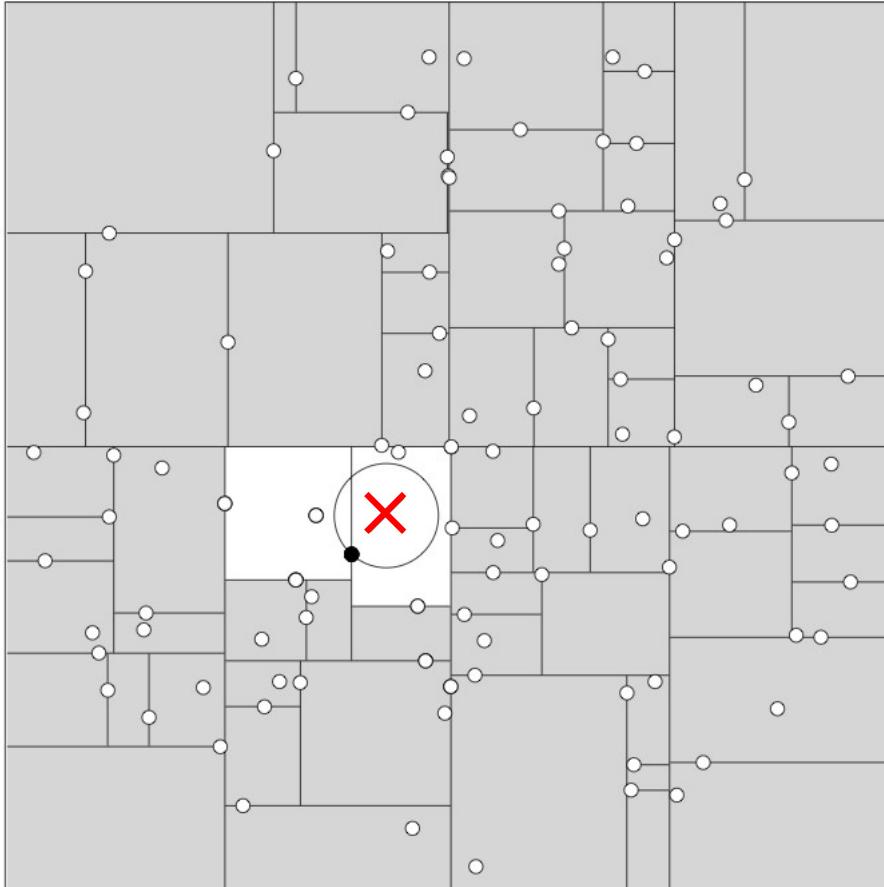
© KindDragon33, MYguel

- Coupe (pivot) = pt médian  
[suppose tous les points connus]
- Construction
  - taille :  $O(n)$ , peu d'espace vide
  - temps :  $O(n \log n)$  ou  $O(n \log^2 n)$  selon algo. pour médiane
- Temps de recherche du plus proche voisin
  - moyenne :  $O(\log n)$  si points distribués uniformément
  - pire cas :  $O(k n^{1-1/k})$
- Efficace si  $n \gg 2^k$ , sinon proche du parcours exhaustif
  - ➔ profitable en pratique pour de faibles dimensions
- Recherche approchée : complexités meilleures



# Recherche de proches voisins via kd-tree : cas favorable ou défavorable

- Cas favorable = courant, si points aléatoires
- Cas défavorable, si biais sur les données



# kd-tree équilibré (ou presque)

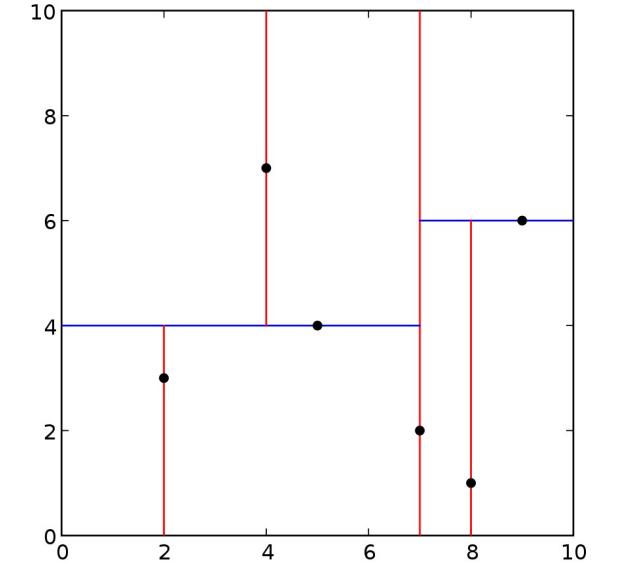
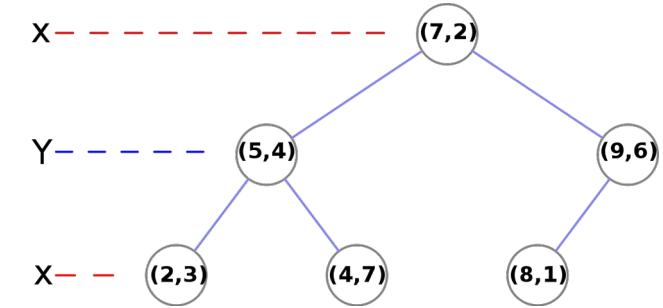
© KindDragon33, MYguel

## ● Médiane exacte

- via un tri  $\rightarrow O(n \log n)$
- quickselect  $\rightarrow O(n)$ , pire cas  $O(n^2)$

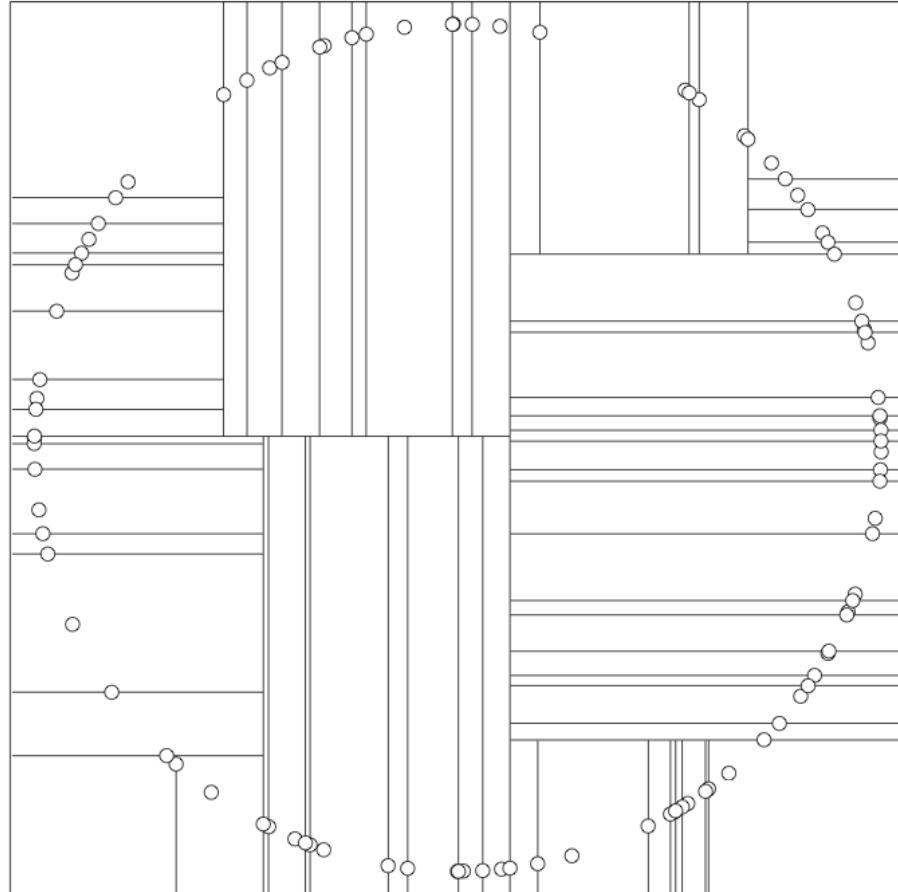
## ● Médiane approchée $\rightarrow O(n)$ pire cas

- « médiane des médianes » :
  - diviser en  $n/5$  groupes de 5 et prendre la médiane de chaque groupe  $\rightarrow n/5.O(1)$
  - itérer sur les  $n/5$  médianes ...  $\rightarrow \dots O(n)$
  - médiane finale entre 30% et 70%
- aléatoire :
  - médiane d'un petit nombre  $m$  de points tirés au hasard  $\rightarrow O(m)$
  - pivot qcq  $\rightarrow O(1)$ , recherche efficace malgré risque de déséquilibre

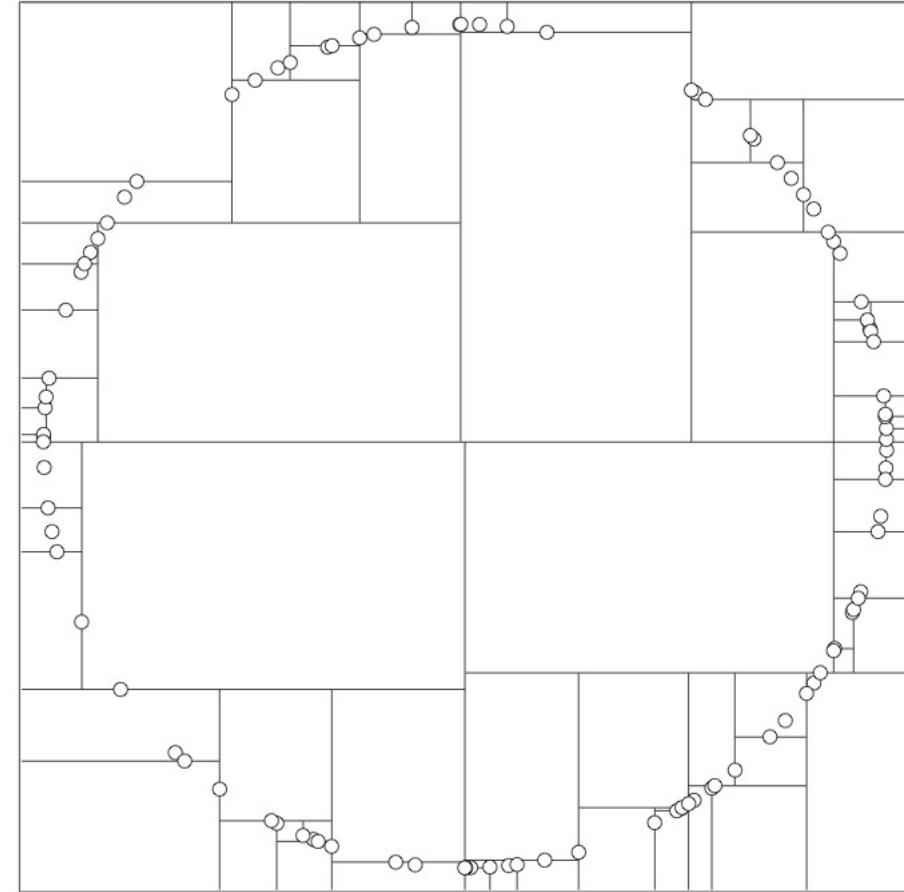


# Influence du choix de la dimension et du pivot selon la distribution des points

ex. **médiane** de la dimension la plus étendue → bon équilibre



ex. **milieu** de la dimension la plus étendue → léger déséquilibre



# Autour des kd-trees

- Nombreuses variantes

- choix de la dimension à couper
- choix du point pivot ( $\rightarrow$  pas systématiquement équilibré)
- ...

- Ensemble de points statique ou dynamique ?

- ensemble statique et beaucoup de recherches  
 $\rightarrow$  construire un kd-tree optimal :  $O(n \log n)$
- ensemble dynamique
  - insertion, suppression d'un point en  $O(\log n)$
  - préservation de l'équilibre = délicat

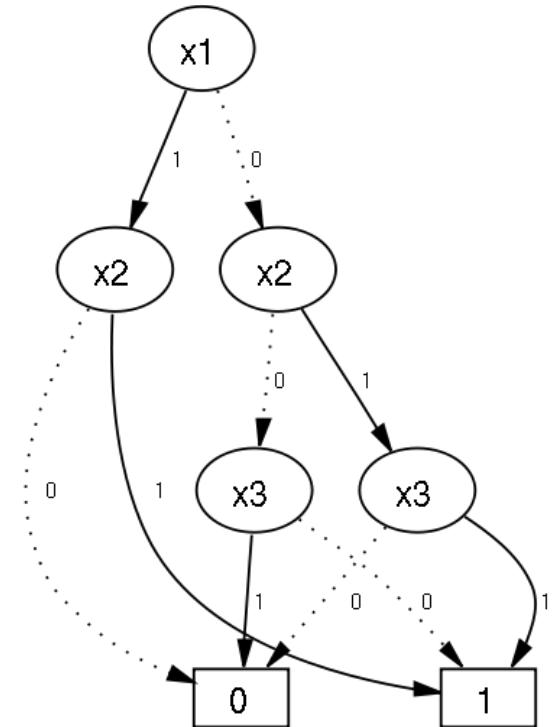
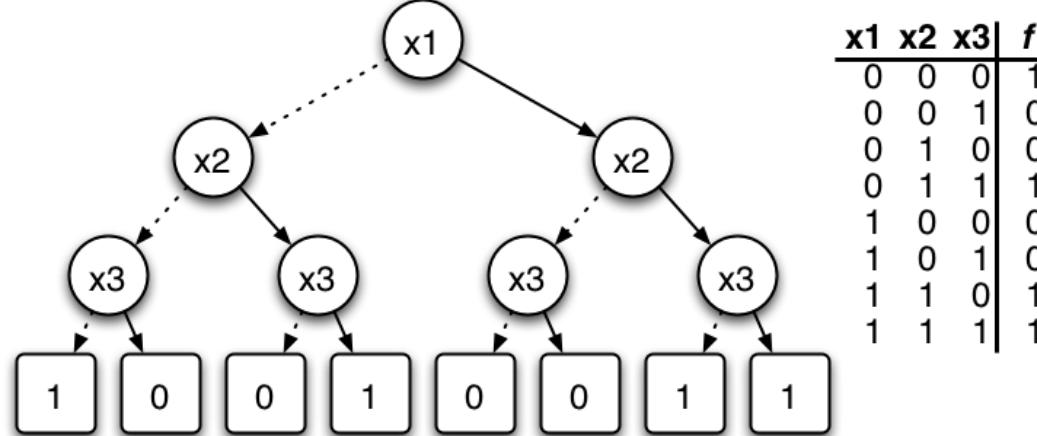
# Diagramme de décision binaire (BDD)

[binary decision diagram]

- Fonction logique de  $k$  variables

$$f: \{\text{true, false}\}^k \rightarrow \{\text{true, false}\}$$

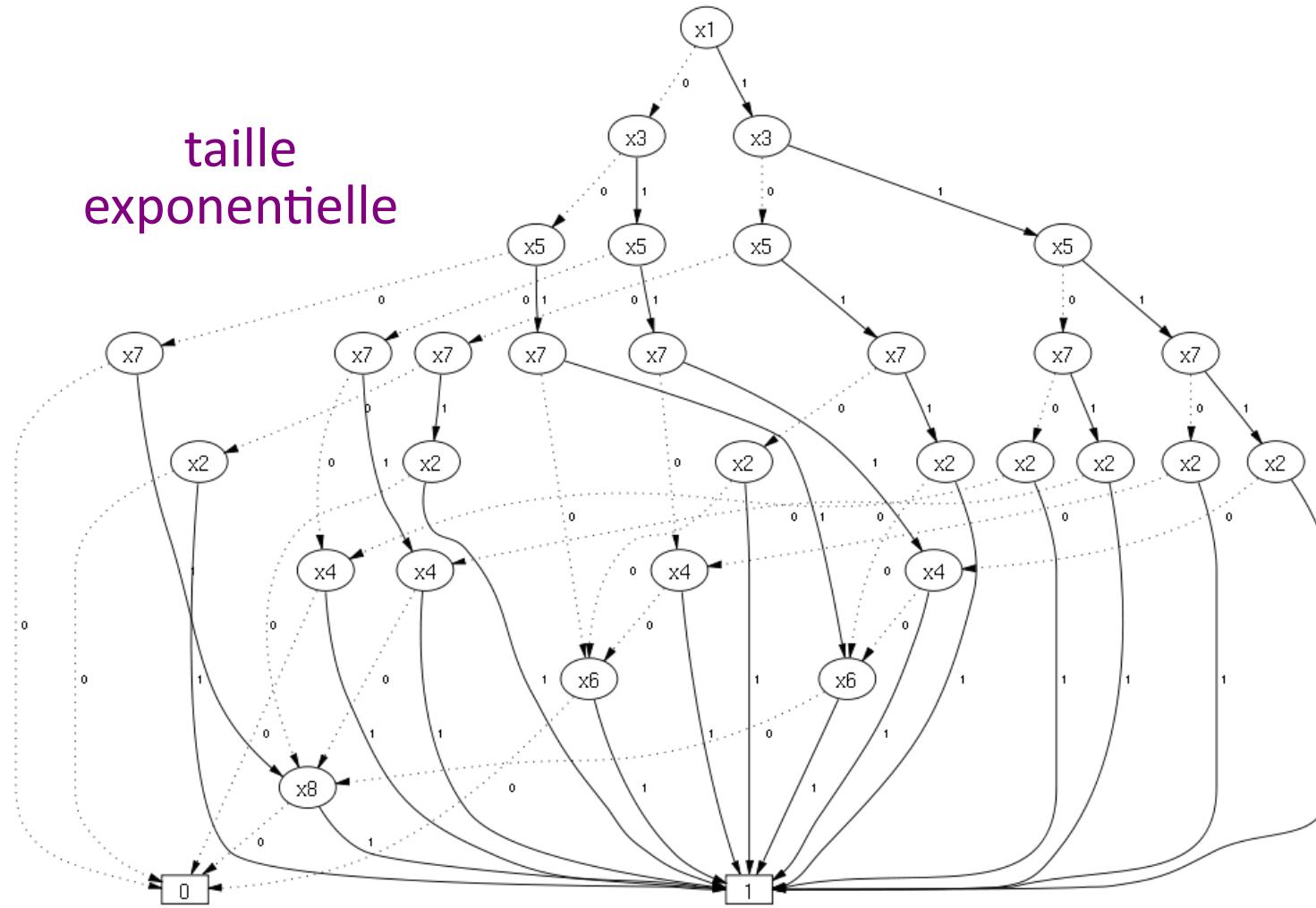
- Représentation avec un DAG
- BDD : très puissant, très efficace



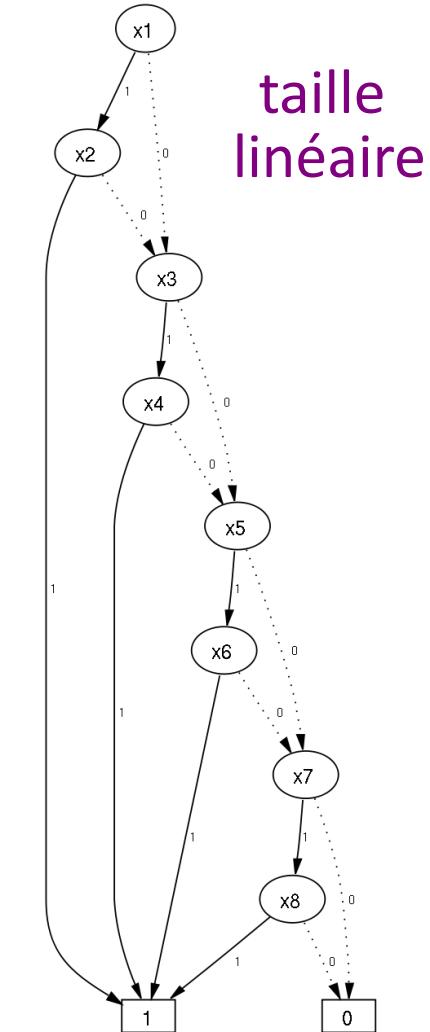
# Diagramme de décision binaire (BDD)

- Impact de l'ordre des variables (pour même fonction)

taille  
exponentielle



taille  
linéaire



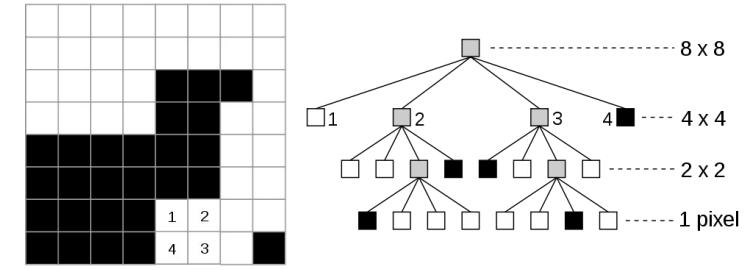
# Moralité : plantez des arbres !

Structure **omniprésente** en informatique et  
en mathématiques appliquées

Certifié  
développement  
durable

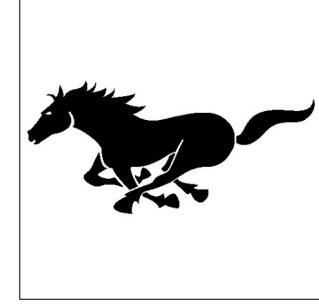


# TP : compression d'image

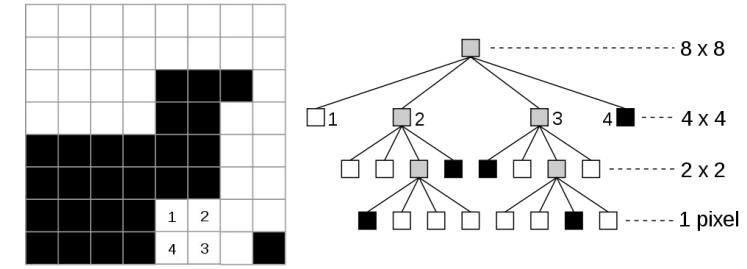


- 1) Récupérer la classe **QuadTree<T>**, lire l'exemple associé.  
 La considérer comme une bibliothèque : ne pas modifier le fichier.
- 2) Considérer une image noir&blanc carrée de taille une puissance de 2 (ex. d'image 512x512 fournie) : la charger, l'afficher
- 3) Encoder l'image dans un **QuadTree<bool>** [ $\approx 30$  LOC] :
- descendre récursivement dans les sous-régions carrées de l'image
  - **attention** : ne pas créer de sous-images, manipuler juste les coordonnées des régions
  - **attention** : ne chercher à stocker les coordonnées de chaque région du quadtree, elles sont déduites du carré initial, calculées au vol quand on descend dans l'arbre
  - construire le quadtree « en remontant » de la récursion :
    - quand on atteint une région de taille 1x1 (= un pixel)  
 on retourne une feuille de la couleur du pixel
    - quand on reçoit 4 quadtrees correspondant à l'encodage des 4 sous-régions  
 s'ils ont la même couleur, c.-à-d. si ce sont 4 feuilles de même couleur  
 on retourne une feuille de cette couleur (inutile de la construire : 1 des 4)  
 sinon on retourne un nouveau nœud avec ces 4 quadtrees comme fils
  - **attention** : ne pas tester explicitement l'uniformité de couleur de toute une région,  
 chaque pixel ne doit être testé qu'un seule fois (pas  $\log_2(512)$  fois)

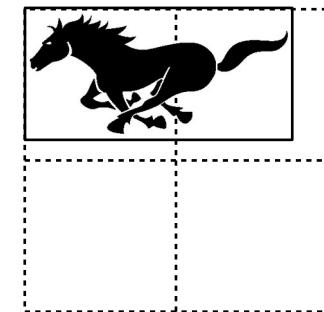
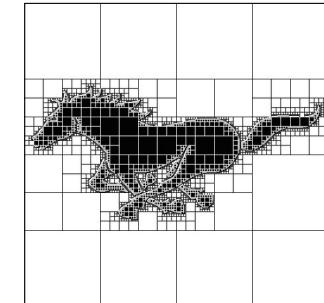
algorithme



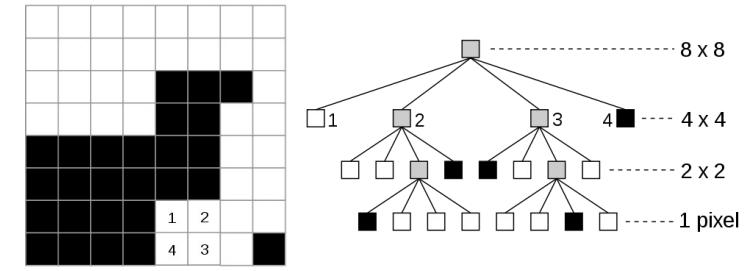
# TP : compression d'image



- 4) Optimiser : faire un *quaddag* qui partage toutes les feuilles Noir et Blanc
- ne pas construire une nouvelle feuille blanche ou noire pour chaque pixel, n'en construire qu'une de chaque type avant l'encodage, dans des variables globales, et utiliser ces feuilles pré-construites lors de l'encodage d'un pixel.
  - utiliser la variable globale `QuadTree<bool> ::protect_leaves_from_destruction` pour ne pas libérer ces feuilles partagées dans le `delete` d'un `QuadTree<bool>`.
  - programmer dans la même fonction, cette variable indique si on souhaite un quaddag.
- 5) Décoder le quadtree en tant qu'image [≈ 25 LOC] :
- créer une nouvelle image de même taille, parcourir récursivement le quadtree en remplaçant au vol les quadrants de la nouvelle image
  - **attention** : pour une décompression efficace, remplir un tableau et ne l'afficher en tant qu'image qu'à la toute fin
  - **[option]** dessiner des carrés dans l'image pour voir les grosses feuilles
- 6) Compression :
- estimer la taille de l'image compressée [taille des nœuds/feuilles du qtree via `sizeof`]  
distinguer QuadTree et QuadDAG car il n'y a que deux feuilles dans ce dernier cas.
  - comment mesurer légitimement le taux de compression ?
- 7) Traitement d'une image de dimension quelconque  $\neq 2^N \times 2^N$  [≈ +10 LOC] :
- arrondir les dimensions à la puissance de 2 supérieure
  - modifier les fonctions d'encodage et décodage.
  - **attention** : compléter implicitement avec du blanc hors de l'image (ou du noir...), ne pas créer explicitement une nouvelle image carrée



# TP : compression d'image



8) Traitement des niveaux de gris (compression avec perte, QuadTree<byte>) :

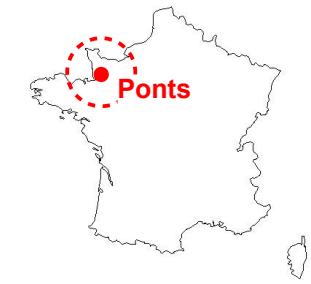
- si 4 feuilles sont d'intensité voisine (différence max d'intensité < seuil), les remplacer par une seule feuille d'intensité moyenne
- **attention** : le test doit être symétrique (sans favoriser une feuille)
- variante pour éviter les dérives de dégradation : faire dépendre le seuil de la taille des régions (seuil  $\downarrow$  quand région  $\uparrow$ )
- 
- 
- 



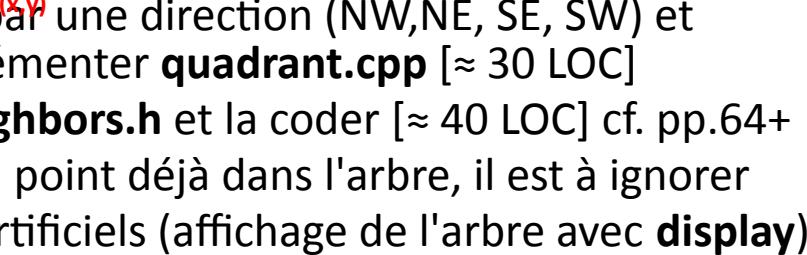
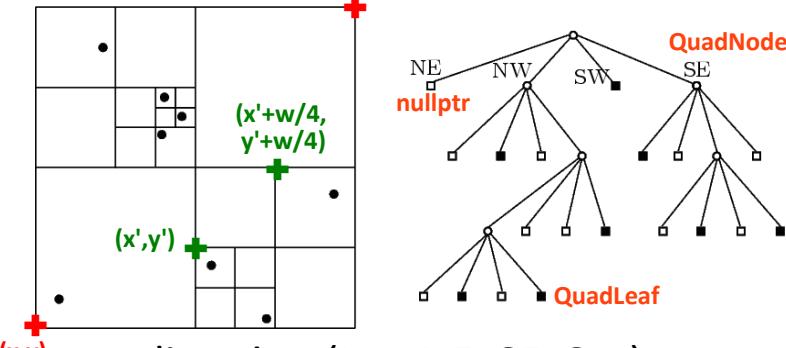
9) [Optionnel] Traitement de la couleur (QuadTree<Color>) :

- faire comme pour les niveaux de gris, indépendamment sur chaque canal RVB

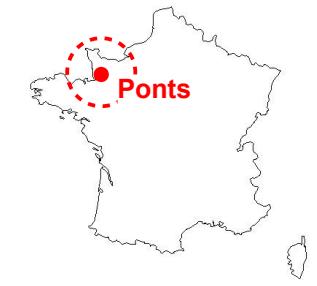
# Exercice d'entraînement : quelle est la ville la plus proche des Ponts ?



1. Récupérer les fichiers **quadtree.zip** et **villes1.zip** sur le site du cours. Lire les headers (.h).
  - **QuadTree<T>** : arbre à 4 branches avec un objet de type T aux feuilles
  - **Point2D<T>** : point dans  $\mathbb{R}^2$  portant une information de type T
2. Coder le stockage de points 2D dans un quadtree, pour un intervalle carré donné de  $\mathbb{R}^2$  :
  - **indice 1** : modéliser une feuille vide (sans point) par **nullptr**, modéliser une feuille avec un point 2D par un objet de type **QuadTree<Point2D<T>>\***
  - **indice 2** : les coordonnées des quadrants ne sont pas stockées dans l'arbre, elles sont déduites du carré initial, calculées au vol quand on descend dans l'arbre
  - **indice 3** : considérer des carrés définis par un triplet  $(x,y,w)$ , représentant les sommets  $(x,y)-(x+w,y+w)$ . Voir pour ça au besoin le fichier **square.h**.
  - **indice 4** : considérer les quadrants d'un carré, définis par une direction (NW, NE, SE, SW) et le sous-carré associé. Voir au besoin **quadrant.h**, implémenter **quadrant.cpp** [ $\approx 30$  LOC]
  - **indice 5** : voir l'interface de la fonction **insert** dans **neighbors.h** et la coder [ $\approx 40$  LOC] cf. pp.64+
  - **attention** : si un point a les mêmes coordonnées qu'un point déjà dans l'arbre, il est à ignorer
  - **validation** : tester d'abord votre code avec qq points artificiels (affichage de l'arbre avec **display**)



# Exercice d'entraînement : quelle est la ville la plus proche des Ponts ?



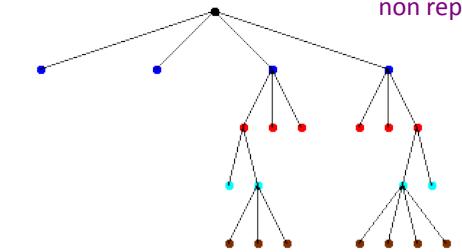
3. Implémenter, pour la distance euclidienne, la recherche de tous les proches voisins d'un point  $p$  donné, c.-à-d. à une distance  $\leq r$  donné :

- **algorithme** : descendre récursivement dans l'arbre (cf. p. 69)
- **indice 1** : implémenter une fonction **intersects\_disk** qui teste si un carré donné intersecte un disque centré sur  $p$  de rayon  $r$  (cf. **square.h**) [ $\approx 20$  LOC]
- **astuce** : éviter `sqrt`, comparer des distances<sup>2</sup> (cf. p. 69)
- **indice 2** : voir l'interface de la première fonction **search** dans **neighbors.h** et la coder [ $\approx 40$  LOC]
- **validation** : vérifier sur un ensemble de quelques points

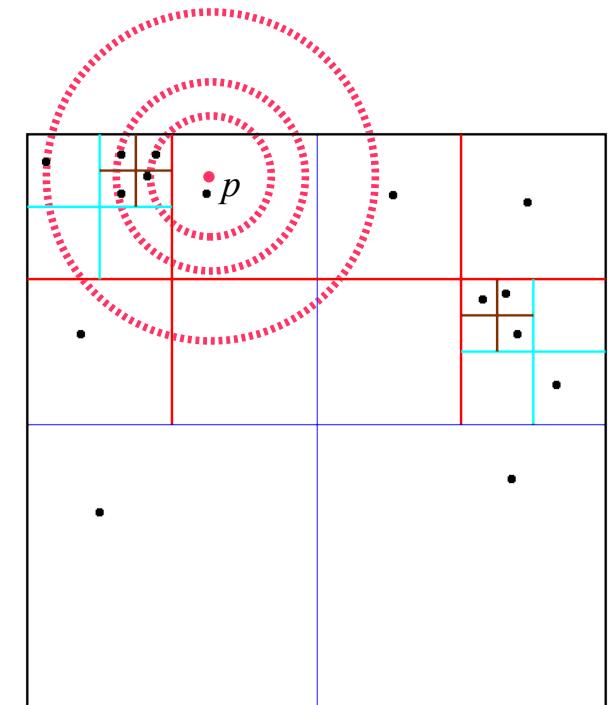
4. Ajouter la recherche du plus proche voisin :

- **algorithme** : modification au vol de  $r$  (cf. p. 71+)
- **attention** : ne pas dupliquer de code, ajouter un bool à votre fonction de recherche des proches voisins
- **indice** : voir l'interface de la deuxième fonction **search** dans **neighbors.h** et la coder [ $\approx +5$  LOC]
- **validation** : vérifier sur un ensemble de quelques points

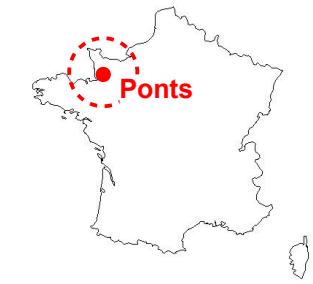
(branches  
à feuilles nulles  
non représentées)



© James Demmel



# Exercice d'entraînement : quelle est la ville la plus proche des Ponts ?

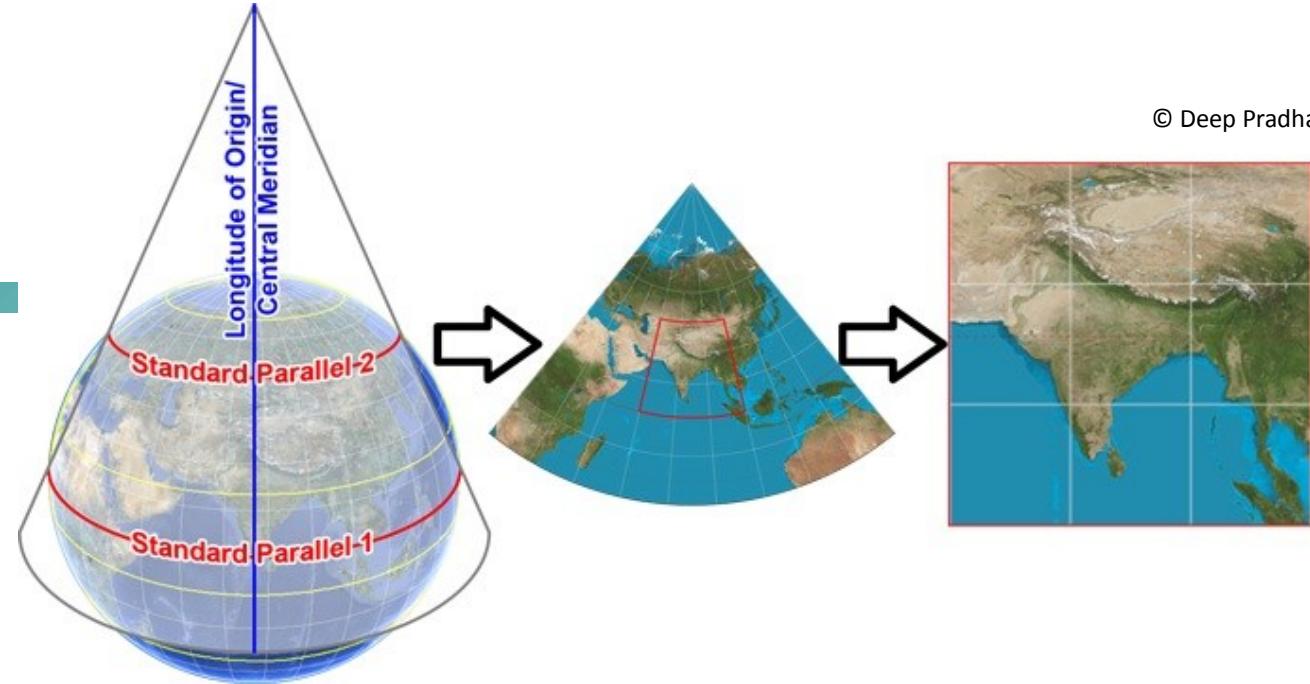


5. Charger les villes de France métropolitaine (**villes.txt**) dans **QuadTree<Point2D<Town>>**\* :
  - lecture du fichier, dimensionnement du carré initial : voir **read\_file** dans **town.h, town.cpp**
  - **attention** : les distances en latitudes-longitudes n'ont pas de sens, passer en Lambert93 (p. 89)
6. Quelle est la taille du quadtree ?
  - **indice** : cf. fonctions **nLeaves**, **nNodes**, **nTrees** de **QuadTree**
7. Quelle est la ville la plus proche de **Ponts** ?  
Combien de noeuds du quadtree faut-il parcourir pour trouver ça ?  
Comparer avec un parcours linéaire du vecteur de villes.
8. Quel est le temps moyen pour trouver une plus proche ville :
  - (a) avec un quadtree ?
  - (b) avec un vector ?
  - **indices** : tirer 100 villes au hasard dans le vecteur de villes (mesure du temps: voir **example.cpp**)
9. Combien de recherches de plus proches villes faut-il faire en moyenne pour rentabiliser le temps de construction du quadtree ?
10. [Optionnel] Prendre en compte le fait que certaines villes, du fait des arrondis, ont les mêmes coordonnées : les conserver toutes au lieu de ne garder que la première (cf. 2)

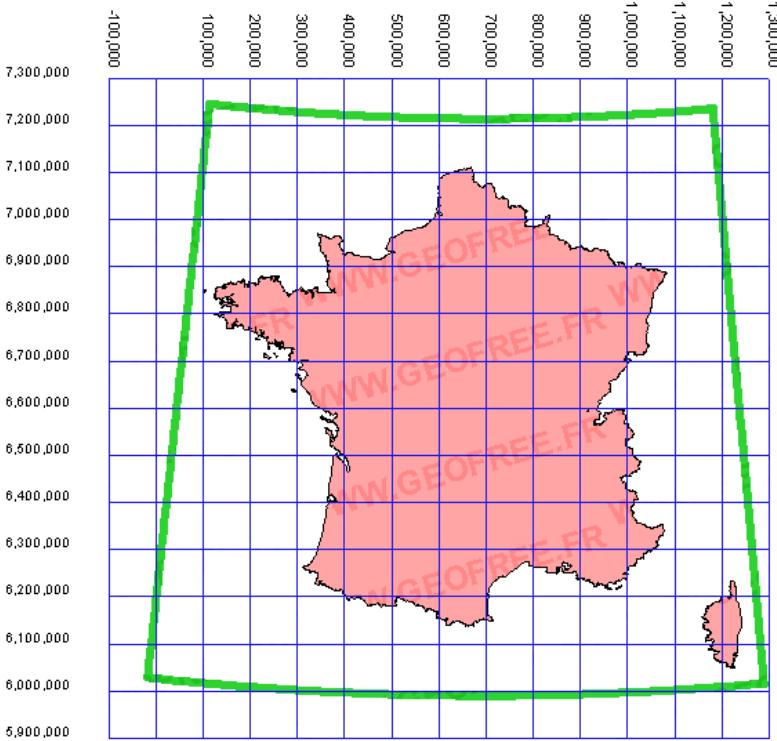
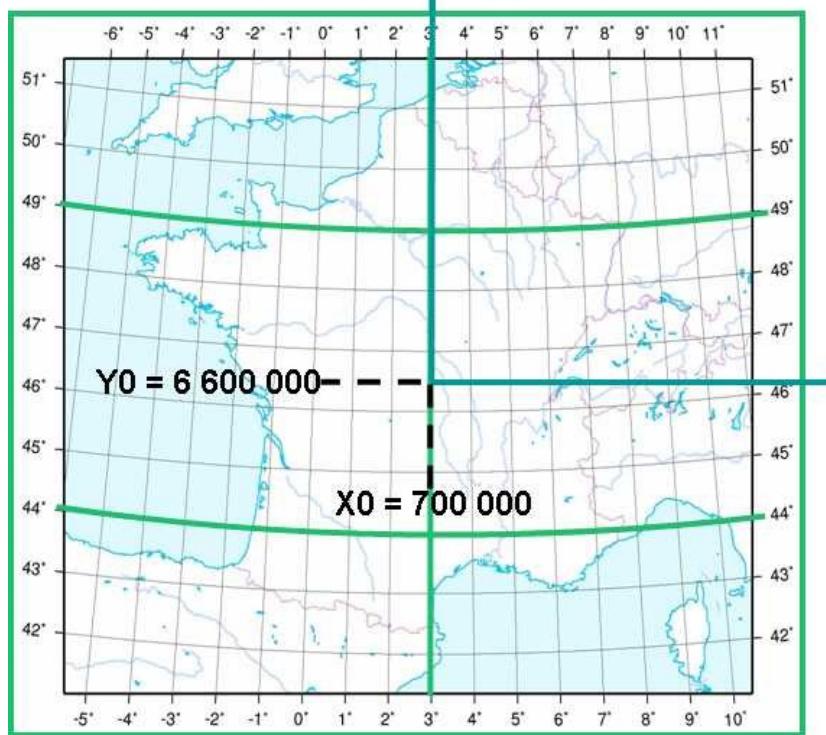
😊 Chercher l'adresse de la mairie de Ponts...

# La carte et le territoire...

Projection conique  
conforme de Lambert



Lambert-93



# Bibliothèques

- Bibliothèque STL (structures de données courantes)
  - structures de données : vector, list, stack, queue, set...
  - <http://www.cplusplus.com/reference/stl/>
- Bibliothèque Imagine++ (images, graphisme)
  - site : <http://imagine.enpc.fr/~monasse/Imagine++/>
  - quick start :
    - <http://imagine.enpc.fr/~monasse/Stereo/quickStartImagine++.pdf>
    - <http://imagine.enpc.fr/~monasse/Info/programming.pdf> (annexe B)