

# Algorithmique Avancée

Animé par : Dr. ibrahim GUELZIM

Email : [ib.guelzim@gmail.com](mailto:ib.guelzim@gmail.com)

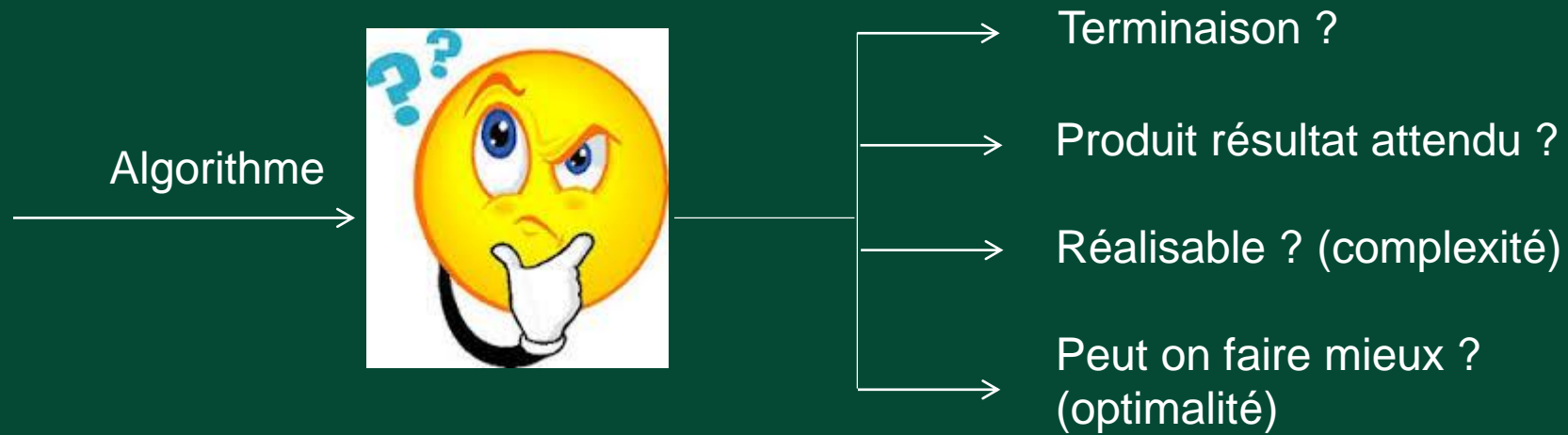
## References

- Introduction à l'algorithmique. Cours et exercices. Cormen et al. 2e édition. (En 3rd Edition)
- Algorithms, FOURTH EDITION, Robert Sedgewick and Kevin Wayne. Princeton University.
- Algorithmique, M. El Marraki.
- <https://jeffe.cs.illinois.edu/teaching/algorithms/>

# Sommaire

- Rappels
  - Introduction et notions générales
  - Analyse et conception d'algorithmes
  - Complexité d'algorithmes classiques : 3 Tris de tableaux, 2 recherches dans un tableau, Schéma de Hörner
  - Preuves d'algorithmes
- Autres algorithmes de tri :
  - Tri par fusion
  - Tri par Tas
- Complexité moyenne :
  - Application au Tri rapide
  - Algorithmes sur des structures de recherches spéciales :
    - Table de Hachage et Fonction de Hachage,
    - Bloom Filter,
    - Count Min Sketch
- Programmation dynamique
- Traitements de chaînes de Caractères :
  - Recherche de chaîne de caractères
  - Compression de données
- Transformée de Fourier et applications

# Envers un algorithme



# Algorithmes

- Algorithmique :

- Hommage à الخوارزمي [780 - 850] :

- Savant mathématicien perse (Khawarezm ∈ Khorasan → Baghdad pendant la dynastie abbaside )

- Alkhawarizmi → Algoritmi → Algorithmique

- Art de décrire une tâche (chemin, recette...)

- Art de mettre les idées en ordre: penser avant d'agir.

- Mise de l'ordre dans la pensée: gain considérable de temps.



# Algorithmes

- Procédure de calcul
- une suite d'étapes dont le but est de décrire la résolution d'un problème ou l'accomplissement d'une tâche.
- une méthode de résolution de problème énoncée sous la forme d'une série d'opérations à effectuer dans un ordre bien défini.
- Procédé permettant de résoudre un problème en un nombre fini d'opérations.
- une suite finie et non ambiguë d'opérations permettant de résoudre un problème.

# Algorithmes

- Procédure de calcul
- une suite d'étapes dont le but est de décrire la résolution d'un problème ou l'accomplissement d'une tâche.
- une méthode de résolution de problème énoncée sous la forme d'une série d'opérations à effectuer dans un ordre bien défini.
- Procédé permettant de résoudre un problème en un nombre fini d'opérations.
- une suite finie et non ambiguë d'opérations permettant de résoudre un problème.

# Algorithmes

- Q: Utilité des algorithmes ?!
- R: exemples
  - Internet: Recherche de routes optimales pour l'acheminement des données.
  - Commerce électronique: La cryptographie s'appuie sur des algorithmes numériques pour préserver la confidentialité. Background :
    - Signature Numérique
    - Fonction de Hashage
    - Théorie des nombres
  - Une compagnie pétrolière veut savoir où placer ses puits de façon à maximiser les profits,
  - Compression de données,
  - ...



# Analyse et conception

- Analyser un algorithme :
  - Prévoir les ressources nécessaires à cet algorithme.
    - la mémoire,
    - le processeur,
    - mais, souvent, c'est le temps de calcul qui nous intéresse.
- Plusieurs algorithmes peuvent en résulter  
→ éliminer les algorithmes inférieurs et garder la meilleure solution.
- Analyse du meilleur cas, du plus défavorable, ou du cas moyen ?

# Conception

- Méthode incrémentale: utilise un processus itératif où chaque itération augmente la quantité d'information.
- Ex: Tri par insertion
  - insérer  $T[i]$  dans le sous tableau  $T[0 \dots i-1]$  ( déjà trié )
  - Exemple : insérer 8 dans [2 6 9 15]

2	6	9	15	8	1	41	7
2	6	9	15	15	1	41	7
2	6	9	9	15	1	41	7
2	6	8	9	15	1	41	7
2	6	8	9	15	1	41	7

Décaler les éléments opportuns à droite

8

2	6	9	15	8	1	41	7
2	6	9	8	15	1	41	7
2	6	8	9	15	1	41	7
2	6	8	9	15	1	41	7

Permuter les éléments opportuns

# Conception

- Diviser pour régner:

- Analyse Descendante :

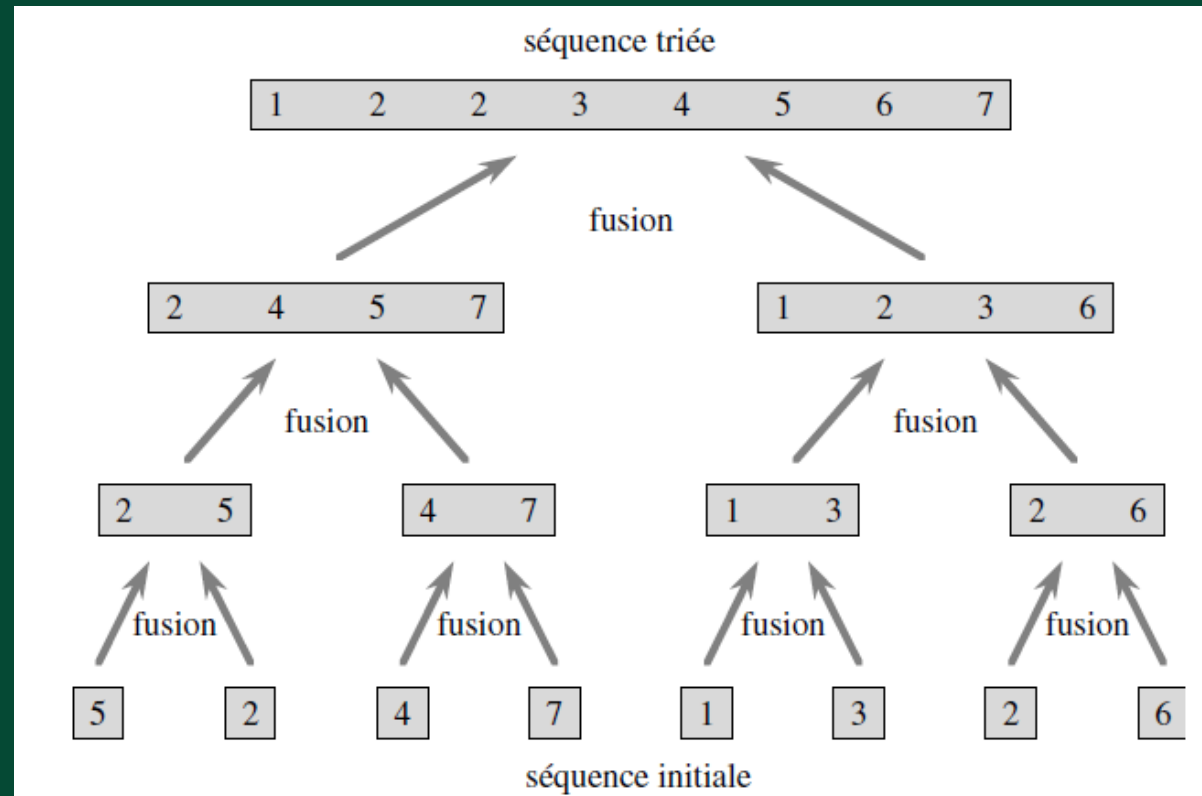
- Décomposer chaque Problème "Composé" en sous Pb, jusqu'à l'arrivée à des sous Pb élémentaires (non décomposables). (appelés : feuilles de l'arbre)
    - Si phase finale (indissociable - indivisible) on passe à la réalisation.

- Analyse Ascendante:

- Si phase NON FINALE : Reconstitution de la solution de chaque Pb en regroupant les solutions de ses sous Pb.
    - Le résultat est fournis à la phase d'avant : père (niveau plus haut dans l'arborescence)

# Conception

- Diviser pour régner:
  - Ex: Tri par fusion (cf. plus loin)



# Fonctions Récursives

- Introduction: Il arrive, en mathématique, que des suites soient définies de la manière suivante :

$$u_0 = \text{constante}$$

$$u_n = f(u_{n-1})$$

- Exemple :
  - La suite factorielle :  $n! = n \cdot (n-1)!$ , pour  $n \geq 1$  avec  $0! = 1$ , peut s'écrire :
$$f(0) = 1$$
$$f(n) = n \cdot f(n-1)$$
  - Ce que l'on peut traduire par :  $f(n) = (\text{si } n=0 \text{ alors } 1 \text{ sinon } n \cdot f(n-1))$ .



# Fonctions Récursives

- Cela peut se traduire en algorithmique par :

```
fonction factorielle_rec(n :entier) : entier  
début  
si (n=0) alors retourne(1)  
sinon retourne(n*factorielle_rec(n-1))  
finsi  
Fin
```

- Dans la fonction `factorielle_rec()`, on constate que la fonction s'appelle elle-même.
- Ceci est possible, puisque la fonction `factorielle_rec()` est déclarée avant son utilisation (c'est l'entête d'une fonction qui la déclare).

# Fonctions Récursives

- Que se passe-t-il lorsque on calcul `factorielle_rec(3)` ?

```
Factorielle_rec(3) = 3 * factorielle_rec(2)
                   = 3 * (2*factorielle_rec(1))
                   = 3 * (2 * (1*factorielle_rec(0)))
                   = 3 * (2 * (1 * (1)))
                   = 3 * (2 * (1))
                   = 3 * (2)
                   = 6
```

# Fonctions Récursives

- La récursivité est un concept fondamental en mathématiques et en informatique.
- Un programme récursif est un programme qui s'appelle lui-même.
- Pour éviter la boucle infinie, il faut que le programme cesse de s'appeler lui-même.
  - Un programme récursif doit contenir une condition d'arrêt (ou de terminaison) qui autorise le programme à ne plus faire appel à lui-même.
- Fonction récursive:
  - Directe: Contient appel à elle même
  - Indirecte (croisée): contient un appel à une fonction qui emmène à l'appel de la fonction initiale.

# Fonctions Récursives

- Souvent la récursivité dans les fonctions est ainsi:

```
fonction Fonc_Rec(paramètres) : Type_retoure
```

```
début
```

```
  Si (cond arrêt 1 vérifiée)
```

```
    retourner valeur_1
```

```
  FinSi
```

```
  appel(s) récursivité Fonc_Rec(paramètres ')
```

```
Fin
```

- Attention, une mauvaise condition d'arrêt → Solution fausse.
- Une fonction récursive peut avoir plusieurs conditions d'arrêt .  
Exemple: Fonction de Fibonacci

# Fonctions Récursives

- Suite de Fibonacci

$$F_n = F_{n-1} + F_{n-2}, \text{ pour } n \geq 2 \text{ avec } F_0=0 \text{ et } F_1=1$$

- On a un programme récursif simple associé a cette relation :

```
fonction Fibo1(n entier) : entier
début
    si (n = 0 ou n = 1) alors retourne(n)
    sinon retourne(Fibo1(n-1) + Fibo1(n-2))
finsi
Fin
```

- Le nombre d'appels nécessaires au calcul de  $F_n$  est égal au nombre d'appels nécessaires au calcul de  $F_{n-1}$  plus celui relatif au calcul de  $F_{n-2}$ ,
- ceci correspond bien à la définition de la suite de Fibonacci .



# Fonctions Récursives

- La récursivité
  - Est un concept proche de l'esprit humain, MAIS
  - n'est pas nécessairement la **meilleure** solution de résolution d'un Pb en terme de temps d'exécution ou d'espace mémoire réservé (**complexité**)
- Exemple: 2<sup>ème</sup> algorithme de calcul de  $F_n$  (en utilisant un tableau)

constante :  $N = 26$

fonction Fibo2(entier :n) : entier

variable i: entier ; tableau F[N] : entier

Début

$F[0] \leftarrow 0$

$F[1] \leftarrow 1$

    pour i allant de 2 à n faire

$F[i] \leftarrow F[i-1] + F[i-2]$

    Finpour

    retourne  $F[n]$

Fin

# Fonctions Récursives

Exemple de récursivité: Recherche Dichotomique Récursive RDR dans un tableau trié: retourne la position de elem s'il existe et -1 sinon

```
fonction RDR(T[]:entier,elem:entier,Deb:entier,Fin : entier):Entier
```

```
variable milieu : entier
```

```
Début
```

```
si Fin < Deb
```

```
retourne -1
```

```
milieu ← (Deb + Fin) / 2
```

```
si elem = T[milieu] retourne milieu
```

```
    sinon si elem < T[milieu]
```

```
        retourne rech_dich_rec(T,elem,Deb,milieu-1)
```

```
    sinon retourne rech_dich_rec(T,elem,milieu +1,Fin)
```

```
    finsi
```

```
Finsi
```

```
Fin
```

# Exemple de calcul de $2^n$

```
// ***** Solution 1 *****  
  
fonction puiss_rec1(n:entier): entier  
si (n = 0)  
    retourner 1  
sinon  
    retourner (puiss_rec1(n-1) + puiss_rec1(n-1))  
Finsi  
Fin  
  
// ***** Solution 2 *****  
  
fonction puiss_rec2(n:entier):entier  
Si (n = 0)  
    retourner 1  
sinon  
    retourner 2*puiss_rec2(n-1)  
Finsi  
Fin
```

$2^{n+1} - 2$  APPELS À LA RÉCURSIVITÉ

$n$  APPELS À LA RÉCURSIVITÉ

# Complexité

- Q: Quelle est la meilleure solution ?
- Q: meilleure par rapport à quoi ?
- La solution d'un problème d'algo n'est pas unique  
→ Plusieurs propositions, mais sans doute, une est plus pratique ou meilleure !!
- Comparer différents algorithmes (résolvant le même problème)
  - **rapidité** : combien de temps ?
  - **taille des ressources** : combien d'espace mémoire ?
  - peut-on comparer **objectivement** des algorithmes ?
- Q: Comment évaluer un algorithme ?  
R: Mesurer sa complexité

# Mesure de Complexité Algorithmique

- Le temps d'exécution d'un programme dépend de la taille des données.
- On note  $T(n)$  le temps d'exécution ou la complexité algorithmique d'un programme portant sur des données de taille  $n$ .
- Dans la suite, la complexité d'un algorithme désigne le nombre d'opérations élémentaires (affectations, comparaisons, opérations arithmétiques) effectuées par l'algorithme.
- Elle s'exprime en fonction de la taille  $n$  des données.



# Mesure de Complexité Algorithmique

- Deux types de mesures de complexité

## 1. Pire des cas (*worst case*):

- "Quand on s'attend au pire, on n'est jamais déçu"
- On définit  $T(n)$  comme la complexité maximum, sur tous les ensembles de données possible de taille  $n$ .

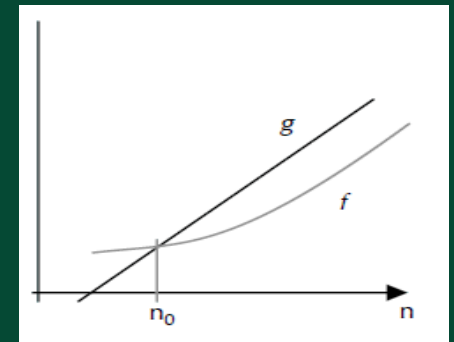
## 2. Complexité moyenne (*average*), $T_{\text{moy}}(n)$ .

## 3. Meilleure des cas

- Le complexité "pire des cas" est la plus employée.

# Complexité: notation de Landau 'O'

- La notation de Landau "O" : (~Edmund Landau 1877 -1938: wikipedia)
- Grand Omicron (big Omicron): dit grand O
- Comparaison asymptotique: pour des valeurs très grandes (vers l'infini)
- Pour deux fonctions  $f$  et  $g$  on dit que la fonction  $f$  est un **grand O** de la fonction  $g$  ssi  $f$  est dominée asymptotiquement par  $g$ .
- On note que  $f = O(g)$  ou  $f(n) = O(g(n))$  s'il existe une constante positive  $c$  et un entier positif  $n_0$  tel que  $f(n) \leq c * g(n)$  pour tout  $n \geq n_0$
- On dit que  $f = \Omega(g)$  ou  $f(n) = \Omega(g(n))$  si  $g = O(f)$
- On dit que  $f = \Theta(g)$  si  $f = O(g)$  et  $g = O(f)$



## Complexité: notation de landau 'O'

- Exemples:  $f(n) = (n+1)^2$  et  $f(n) = 3n^3 + 2n^2$

1. Soit la fonction  $f(n) = (n+1)^2$  pour  $n \geq 0$ , alors la fonction  $f(n)$  est un  $O(n^2)$  pour  $n_0 = 1$  et  $c = 4$ .

En effet, pour  $n \geq 1$ , on a  $(n+1)^2 \leq 4n^2$

2. La fonction  $f(n) = 3n^3 + 2n^2$  est  $O(n^3)$  avec  $n_0 = 1$  et  $c = 5$ .

En effet,  $3n^3 + 2n^2 - 5n^3 = 2n^2(1-n) \leq 0$  pour  $n \geq 1$  ;

par conséquent  $f(n)$  est  $O(n^3)$ .

## Complexité: Evaluation d'un Algorithme

- $n_1$  actions élémentaires de genre 1 (par exemple affectations)
- $n_2$  actions élémentaires de genre 2 (par exemple additions)
- ....
- $n_k$  actions élémentaires de genre k

- Chaque  $n_i$  demandant un temps  $t_i$ , le temps total d'exécution:

$$t = \sum_i t_i n_i$$

- Pour une machine donnée, si  $c_2 = \max t_i$  alors  $T(n) \leq c_2 \sum_i n_i$
- Donc  $T(n) = O(\sum_i n_i)$  indépendamment de la machine utilisée.



# Complexité: classes

Notation	Type de complexité
$O(1)$	complexité constante (indépendante de la taille de la donnée)
$O(\log(n))$	complexité logarithmique
$O(n)$	complexité linéaire
$O(n \log(n))$	complexité quasi-linéaire
$O(n^2)$	complexité quadratique
$O(n^3)$	complexité cubique
$O(n^p)$	complexité polynomiale, $p$ entier positif
$O(n^{\log(n)})$	complexité quasi-polynomiale
$O(c^n)$	complexité exponentielle
$O(n!)$	complexité factorielle

- $\text{Log}^*(n) \ll \text{Log } n \ll n^{1/2} \ll n \ll n \cdot \log(n) \ll n^2 \ll n^3 \ll 2^n \ll n!$
- $\text{Log}^*(n)$  est le logarithme itéré: 0 si  $n \leq 1$  et  $1 + \text{log}^*(\log(n))$  sinon
- nombre d'itération que le log doit être appliqué avant que le résultat soit inférieur ou égal à 1



# Complexité: Exemple

- La somme des entiers allant de 1 à n

variables n, i, somme : entiers

début

écrire("Donner n :")

lire(n)

somme  $\leftarrow$  0

pour i allant de 1 à n

    somme  $\leftarrow$  somme + i

FinPour

écrire("la somme est :",somme)

Fin

- Total  $5n+6$  instructions élémentaires

/\* 1 écriture \*/

/\* 1 lecture \*/

/\* 1 affectation \*/

/\* 1 affectation, n+1 comparaisons,  
n additions, n affectations \*/

/\* n additions, n affectations \*/

/\* 1 écriture \*/

## Complexité: Exemple

- Supposons que :
  - l'affectation, la lecture, l'écriture et l'addition prennent chacune un temps  $t_1$
  - la comparaison prend un temps  $t_2$
- Le temps nécessaire pour la réalisation de cet algorithme est :
  - $(5+4n)t_1 + nt_2 = n(4t_1+t_2) + 5t_1$
  - D'où la complexité  $T(n)$  est en  $O(n)$

# Complexité: recherche ds tableau

```
Fonction recherche(n: entier, Tab[]:entier, x:entier):entier
variables i : entier
début
    i ← 0
    Tant que (i < n et Tab[i] <> x) faire
        i ← i+1
    FinTantque
    si(i<n) alors retourne(i)
    sinon retourne(-1)
fin
```

# Complexité: recherche ds tableau

- Recherche séquentielle
- Dans le cas où le tableau est ordonné, on peut améliorer l'efficacité de la recherche séquentielle en utilisant la méthode de recherche dichotomique
- **Principe** : diviser par 2 le nombre d'éléments dans lesquels on cherche la valeur  $x$  à chaque étape de la recherche.
  - Pour cela on compare  $x$  avec  $T[\text{milieu}]$  :
    - Si  $x < T[\text{milieu}]$ : il suffit de chercher  $x$  dans la 1<sup>ère</sup> moitié du tableau entre  $T[0]$  et  $T[\text{milieu}-1]$
    - Si  $x > T[\text{milieu}]$ : il suffit de chercher  $x$  dans la 2<sup>ème</sup> moitié du tableau entre  $T[\text{milieu}+1]$  et  $T[N-1]$

## Complexité: recherche dichotomique ds tableau trié ↗

```
inf ← 0 , sup ← N-1, Trouvé ← Faux
```

```
TantQue ((inf <= sup) ET (Trouvé = Faux))
```

```
  milieu ← (inf+sup)/2
```

```
    Si (x = T[milieu]) alors
```

```
      Trouvé ← Vrai
```

```
    Sinon Si (x > T[milieu]) alors
```

```
      inf ← milieu + 1
```

```
    Sinon
```

```
      sup ← milieu - 1
```

```
    FinSi
```

```
  FinSi
```

```
FinTantQue
```

```
Si Trouvé alors
```

```
  écrire ("x appartient au tableau")
```

```
Sinon
```

```
  écrire ("x n'appartient pas au tableau")
```

```
FinSi
```



## Complexité: recherche dichotomique ds tableau trié ↗

*// fonction retourne la position de elem s'il existe et -1 sinon*

```
fonction rech_dich_rec(T[]:tableau entier, elem:entier,  
                      deb:entier, fin : entier): vide  
  
variable milieu : entier  
Début  
si fin < debut  
    retourne -1  
FinSi  
milieu ← div(deb+fin,2)  
si elem = T[milieu] retourne milieu  
sinon si elem <  T[milieu]  
    retourne rech_dich_rec(T,elem,deb,milieu-1)  
    sinon retourne rech_dich_rec(T,elem,milieu +1,fin)  
FinSi  
FinSi  
Fin
```

## Complexité: recherche dichotomique ds tableau trié ↗

- Exemple  $n = 8$
- Pire des cas 3 recherches
  
- Exemple  $n = 16$
- Pire des cas 4 recherches
  
- Exemple  $n = 32$
- Pire des cas 5 recherches
- ...
  
- D'où:  
$$T(n) = O(\log n)$$

## Complexité: Schéma de Hörner

- Problème :
- On considère le polynôme en  $x$  réel, à coefficients réels, de degré  $n$  :  
$$P(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$
- On veut calculer sa valeur  $P(x_0)$  pour  $x = x_0$  donné, en utilisant les seules opérations élémentaires : addition et multiplication.

## Complexité: Schéma de Hörner

- 1<sup>ère</sup> méthode : On peut écrire un algorithme qui calcule  $a_n x_0^n, a_{n-1} x_0^{n-1}, \dots, a_1 x_0 + a_0$  les unes après les autres et les additionne.
- Calculons en fonction de  $n$  le nombre d'opérations élémentaires qui seront effectuées lors de l'exécution de cet algorithme :
  - nombre de multiplications pour un  $a_i x^i$  :  $i$
  - nombre de multiplications pour tous :  
 $1 + 2 + \dots + (n-1) + n = n(n+1)/2$
  - nombre d'additions :  $n$
  - Total :  $n(n+3)/2$ .
- Donc cet algorithme est  $O(n^2)$ .

# Complexité: Schéma de Hörner

- 2<sup>ème</sup> méthode:  $P(X)$  peut s'écrire:

$$P(X) = (\dots((a_n x + a_{n-1})x + a_{n-2})x + a_{n-3})x + \dots + a_1)x + a_0$$

→ On peut écrire  $P(x_0)$  de la manière suivante:

Analyse: itérer  $n$  fois:

- Multiplier  $A$  par  $x_0$  et additionner le coefficient suivant
- Mettre le résultat obtenu dans  $A$

Commencer avec  $A = a_n$

## Réalisation

Entrée :  $a[n+1]$ ,  $x_0$  : Entier

variable  $A, i$  : Entier

$A \leftarrow a[n]$

Pour  $i$  allant de  $n-1$  à  $0$  pas:-1 faire

$A \leftarrow A * x_0 + a[i]$

FinPour



## Complexité: Schéma de Hörner

- 2<sup>ème</sup> méthode:  $P(X)$  peut s'écrire:

$$P(X) = (\dots((a_n x + a_{n-1})x + a_{n-2})x + a_{n-3})x + \dots + a_1)x + a_0$$

Complexité:

- $n$  multiplications
- $n$  additions
- $n+3$  lectures
- $n$  affectations
- 1 écriture
- Donc il est  $O(n)$
- Meilleur que le précédent (pour de grandes valeurs de  $n$ ).

## Rappel: Tableau 1D-Tri par selection

- À partir du 1<sup>er</sup> élément du tableau
- Rechercher le plus petit élément dans le sous tableau à droite de  $T[i+1 \dots n-1]$
- Si  $i \neq \text{pos\_min}$  permuter ( $T[i]$  ,  $T[\text{pos\_min}]$ )

# Rappel: Tableau 1D-Tri par selection

- Initial

5	9	2	4	8
---	---	---	---	---

- Itération 1

2	9	5	4	8
---	---	---	---	---

- Itération 2

2	4	5	9	8
---	---	---	---	---

- Itération 3

2	4	5	9	8
---	---	---	---	---

- Itération 4

2	5	6	8	9
---	---	---	---	---

# Rappel: Tableau 1D-Tri par selection

Variable  $T[N], i, j, k, c, \text{pos\_min}$  : Entier

Début

Lire  $T$

Pour  $i$  allant de 0 à  $N-2$  faire

$\text{pos\_min} \leftarrow i$

    Pour  $j$  allant de  $i+1$  à  $N-1$  faire

        Si  $T[j] < T[\text{pos\_min}]$  alors

$\text{pos\_min} \leftarrow j$

        Finsi

    FinPour

    Si  $\text{pos\_min} \neq i$  alors

$c \leftarrow T[\text{pos\_min}];$

$T[\text{pos\_min}] \leftarrow T[i];$

$T[i] \leftarrow c;$

    Finsi

FinPour

Fin

# Tri par insertion : Conception

- Ex: Tri par insertion
  - insérer  $T[i]$  dans le sous tableau  $T[0 \dots i-1]$  (déjà trié)

15	9	2	6	8	1	41	7
15	9	2	6	8	1	41	7
9	15	2	6	8	1	41	7
2	9	15	6	8	1	41	7
2	6	9	15	8	1	41	7
2	6	8	9	15	1	41	7
1	2	6	8	9	15	41	7
1	2	6	8	9	15	41	7
1	2	6	7	8	9	15	41



# Conception

- Ex: Tri par insertion
  - Méthode incrémentielle
  - À partir du 2<sup>ème</sup> élément du tableau (s'il existe !)
  - Pour chaque élément  $T[i]$  :  
(insérer  $T[i]$  dans le sous tableau  $T[0 \dots i-1]$  déjà trié)
    - ✓  $s \leftarrow T[i]$ ;
    - ✓ Supposer le sous tableau à gauche de  $T[i]$  déjà trié
    - ✓ Chercher la position  $j$  où  $T[j-1] \leq s$  et  $T[j] > s$
    - ✓ Faire un décalage (d'une case à droite) des éléments du sous tableau à droite de  $j$
    - ✓ Insérer l'élément  $s$  à la position  $j$

# Tri par bulles

- Pour chaque itération :
  - Parcourir le tableau et comparer les couples d'éléments successifs.
  - Lorsque deux éléments successifs ne sont pas dans l'ordre croissant, ils sont permutés.
  - Lorsqu'aucun échange n'a eu lieu pendant un parcours, arrêter (le tableau est trié).

# Tri par bulles

- itération 1:

<b>5</b>	<b>9</b>	2	7	6
5	<b>2</b>	<b>9</b>	7	6
5	2	<b>7</b>	<b>9</b>	6
5	2	7	<b>6</b>	<b>9</b>

# Tri par bulles

- itération 2:

5	2	7	6	9
2	5	7	6	9
2	5	6	7	9

# Tri par bulles

- Itération 3:

2	5	6	7	9
2	5	6	7	9
2	5	6	7	9

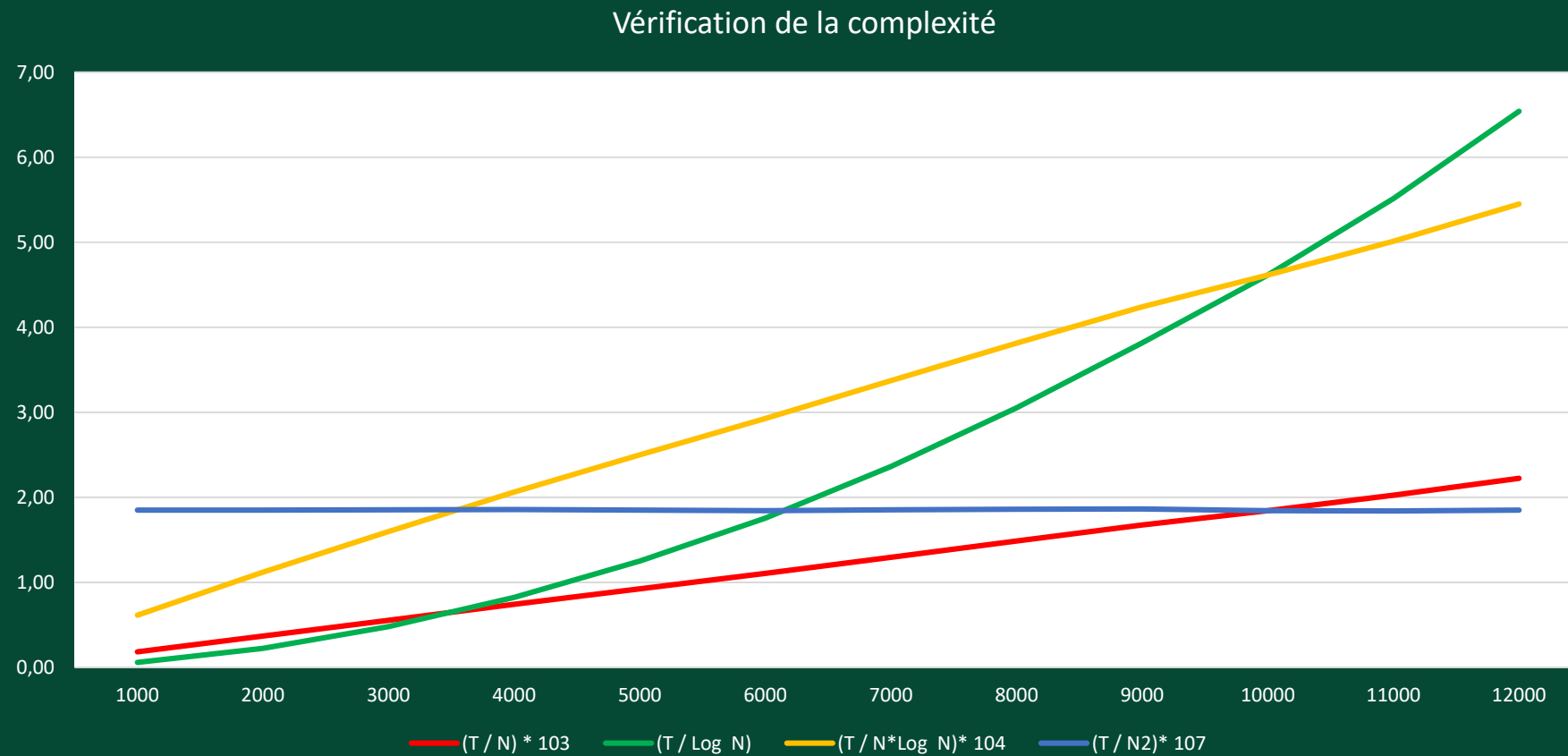
- Tri par bulle, appelé aussi tri par propagation



# Complexité: Tris des tableaux

- Exemples:
  - Tri par selection:
    - $O(n^2)$
  - Tri par insertion
    - $O(n^2)$
  - Tri par bulle
    - $O(n^2)$

# Vérification de la complexité



Partie : Preuve d'algorithme

# Preuve d'Algorithme: Correction Partielle

- Définition.1 Un algorithme est partiellement correct ssi, lorsqu'il s'arrête, il a fait ce qu'il doit faire.
- Exemple:

Algorithme: racine carré aléatoirement

Variable a,n,RacineCarree : Entier

Début

lire(a)

n  $\leftarrow$  0

tant que ( n\*n  $\neq$  a )

n  $\leftarrow$  random(0,a) /\* nombre entier aléatoire entre 0 et a \*/

fin tant que

RacineCarree  $\leftarrow$  n

Fin

## Preuve d'Algorithme: Correction Partielle

- Cet algorithme est partiellement correct:
- il ne s'arrête que si la condition  $n*n \leftrightarrow a$  est fausse, c'àd si  $n*n = a$  est vérifiée ;  
le résultat `RacineCarree = n` est donc égal à la racine carée de  $a$ .
- il se peut qu'un algorithme partiellement correct ne soit pas satisfaisant, car on n'a pas la garantie qu'il s'arrêtera.
- Dans l'exemple précédent, il ne s'arrêtera jamais, si le nombre  $a$  n'est pas le carrée d'un entier.



## Preuve d'Algorithme: Correction

- Définition.2: Un algorithme est correct ssi, il est partiellement correct et il s'arrête nécessairement, lorsque les données initiales vérifient sa pré-condition (conditions que doivent remplir les entrées valides de l'algorithme);
- on parle de terminaison.
- Dans ce cas, on est sûr qu'il fera ce qu'il doit faire.
- On n'a imposé aucune contrainte sur le nombre d'itérations possibles, ni sur la place de mémoire disponible pour stocker des variables.
- Lors de l'implémentation, cela pourra durer arbitrairement longtemps, ou devenir impossible à cause du manque de la mémoire.

# Preuve d'Algorithme: Correction

- Exemple d'un algorithme correct: chercher la partie entière de la racine carrée d'un réel  $a$  positif.

Algorithme

Variable  $n, \text{RacineCarree}$  : Entier  
           $a$  : Réel

Début

```
n ← 0
TantQue (  $n*n \leq a$  )
    n ← n + 1
Fin TantQue
RacineCarree ← n-1
```

Fin

# Preuve d'Algorithme

- Comment montrer qu'un algorithme est correct ?
- si :
  - il s'arrête,
  - pour toute entrée, il produit le résultat attendu.
- On peut :
  - tester quelques entrées → prouver qu'il est incorrect (mais pas le contraire)
  - Il est mieux de prouver logiquement que l'algorithme est correct :
    - terminaison : variant de boucle,
    - résultat attendu : invariant de boucle.

## Preuve d'Algorithme: Variant de boucle

- On appelle variant de boucle, une expression qui:
  - est un entier positif tout au long de la boucle,
  - décroît strictement.
- Lorsqu'une suite d'entiers  $\{u_i\}$  décroît strictement, il existe un rang  $N$  à partir duquel les termes  $u_i$  sont négatifs.
- Dans la boucle,  $u_i > 0 \rightarrow$  l'algorithme termine nécessairement
- Le variant de boucle est souvent le simple contenu d'une variable telle qu'un compteur de boucle.



# Preuve d'Algorithme: Variant de boucle

- Exemple:

Algorithme : Calcul de  $K^n$

Entrées  $n$  : Entier

$k$  : Réel

Variable  $c$  : Entier

Début

$c \leftarrow n$

$p \leftarrow 1$

TantQue  $c > 0$

$p \leftarrow p * k$

$c \leftarrow c - 1$

FinTantQue

Fin

- Montrons que l'algorithme s'arrete:

Dans la boucle,  $c$  est définie par la suite  $\{c_i\}$  telle que dans la boucle:

$$c_0 = n$$

$$c_{i+1} = c_i - 1 \Rightarrow \forall i, c_{i+1} < c_i$$

$$\forall i, c_i > 0$$

La suite  $\{c_i\}$  est entière, positive et strictement décroissante, donc l'algorithme s'arrete.



# Démonstration par récurrence

- Démonstration par récurrence de la propriété  $P_n$ 
  - Initialisation: Montrer que  $P_n$  est vraie à partir d'un certain rang  $n_0$
  - Hérédité: Montrer que  $P_n \Rightarrow P_{n+1}$
- Exemple: Montrer par récurrence que la suite définie par:
  - $U_0 = 2$
  - $U_{n+1} = (1/3)U_n$s'écrit  $U_n = 2/3^n$
- La preuve par récurrence est aussi appelée preuve par induction

# Invariant de Boucle

- Pour démontrer que l'algorithme produit l'effet attendu, on utilise un invariant de boucle, c'àd une propriété ou une expression qui :
  - est vérifiée avant d'entrer dans la boucle,
  - reste vraie après chaque itération de la boucle,
  - dont la valeur au rang  $n$  (à la sortie de la boucle), est la propriété qu'on veut démontrer.
- Démarche similaire au raisonnement par récurrence.
- Difficulté : trouver une expression susceptible d'être un invariant de boucle.

# Invariant de Boucle: Exemple

Algorithme : Calcul de  $K^n$

Entrées  $n$  : Entier

$k$  : Réel

Variable  $c$  : Entier

Début

$c \leftarrow n$

$p \leftarrow 1$

TantQue  $c > 0$

$p \leftarrow p * k$

$c \leftarrow c - 1$

FinTantQue

Fin

Dans la boucle, deux suites  $\{p_i\}$  et  $\{c_i\}$  sont définies par récurrence:

$$p_0 = 1 \text{ et } p_{i+1} = k * p_i$$

$$c_0 = n \text{ et } c_{i+1} = c_i - 1$$

- On veut montrer qu'en sortie de la boucle  $p = k^n$
- Montrons la proposition  $Pr_i: p_i = k^{n-c_i}$  est un invariant de boucle.
- Si  $Pr_i$  est un invariant de boucle alors à la sortie de la boucle
- $c = c_n = 0$  et  $p = p_n = k^n$  (cqfd)

# Invariant de Boucle

Dans la boucle, deux suites  $\{p_i\}$  et  $\{c_i\}$  sont définies par récurrence:

$$p_0 = 1 \text{ et } p_{i+1} = k * p_i$$

$$c_0 = n \text{ et } c_{i+1} = c_i - 1$$

- On veut montrer qu'en sortie de la boucle  $p = k^n$
- Montrons la proposition  $Pr_i: p_i = k^{n-C_i}$  est un invariant de boucle.
  - Vrai pour  $i = 0$
  - Mq par recurrence que  $p_{i+1} = k^{n-C_{i+1}}$ 
    - $p_{i+1} = k * p_i$  (par construction)
    - or  $p_i = k^{n-C_i}$  (par supposition) , d'où
    - $p_{i+1} = k * k^{n-C_i} = k^{n-C_i-1}$  ( or par construction  $C_i - 1 = C_{i+1}$  )
    - $p_{i+1} = k^{n-C_{i+1}}$
- Puisque  $Pr_i$  est un invariant de boucle, alors vrai à la sortie de la boucle
- Or  $C_n = 0$  et  $p = p_n = k^{n-C_n} = k^n$  (cqfd)

# Application

**Données** : un entier naturel  $a$  et un entier naturel  $n$

**Résultat** : un nombre  $p$

variables  $b, m, p$  : Entiers

$p \leftarrow 1$

$b \leftarrow a$

$m \leftarrow n$

Tant que  $m > 0$  Faire

    si  $m$  est impair alors

$p \leftarrow p * b$

    FinSi

$b \leftarrow b * b$

$m \leftarrow \text{div}(m, 2)$

Fin Tant que

1. Donner la valeur finale de la variable  $p$  lorsque  $(a ; n) = (3 ; 6)$  et  $(a ; n) = (4 ; 5)$ .
2. Justifier que l'algorithme se termine. Quelle est la valeur de  $m$  à la fin de la boucle ?
3. Vérifier que « $pb^m = a^n$ » est un invariant de boucle.



FIN