Quentin Fortier

September 21, 2021

Complexité de la comple

Définition : Algorithme

Un algorithme est composé de :

- Une (des) entrée(s)
- Une (des) sortie(s)
- Des instructions pour passer de l'entrée à la sortie

Complexité (en temps)

La complexité d'un algorithme est le nombre d'opérations élémentaires (+, -, *, ...) qu'il effectue, en fonction de la taille de l'entrée.

Les opérations élémentaires effectuées par mem sont match, x = e, ||.

Les opérations élémentaires effectuées par mem sont match, x = e, | |. La complexité de mem e 1 pour une liste de taille n est donc 3n.

En pratique, on veut juste avoir un ordre de grandeur du nombre d'opérations en fonction de n.

En pratique, on veut juste avoir un ordre de grandeur du nombre d'opérations en fonction de n.

En pratique, on veut juste avoir un ordre de grandeur du nombre d'opérations en fonction de n.

Notation O (grand O)

Soit f et g deux fonctions. On dit que f(n) = O(g(n)) si :

$$\exists A \geq 0, \ \exists N, \ \forall n \geq N, \ f(n) \leq Ag(n)$$

En pratique, on veut juste avoir un ordre de grandeur du nombre d'opérations en fonction de n.

Notation O (grand O)

Soit f et g deux fonctions. On dit que f(n) = O(g(n)) si :

$$\exists A \geq 0, \ \exists N, \ \forall n \geq N, \ f(n) \leq Ag(n)$$

« f(n) est inférieur à g(n), à une constante près et pour n assez grand »

Notation O (grand O)

Soit f et g deux fonctions. On dit que f(n) = O(g(n)) si :

$$\exists A \geq 0, \ \exists N, \ \forall n \geq N, \ f(n) \leq Ag(n)$$

Exemples:

• 3*n* =

Notation O (grand O)

Soit f et g deux fonctions. On dit que f(n) = O(g(n)) si :

$$\exists A \geq 0, \ \exists N, \ \forall n \geq N, \ f(n) \leq Ag(n)$$

Exemples:

- 3n = O(n)
- $n \ln(n) + 2n =$

Notation O (grand O)

Soit f et g deux fonctions. On dit que f(n) = O(g(n)) si :

$$\exists A \geq 0, \ \exists N, \ \forall n \geq N, \ f(n) \leq Ag(n)$$

Exemples:

- 3n = O(n)
- $n \ln(n) + 2n = O(n \ln n)$
- $5 \ln(n) + 2\sqrt{n} =$

Notation O (grand O)

Soit f et g deux fonctions. On dit que f(n) = O(g(n)) si :

$$\exists A \geq 0, \ \exists N, \ \forall n \geq N, \ f(n) \leq Ag(n)$$

Exemples:

- 3n = O(n)
- $n \ln(n) + 2n = O(n \ln n)$
- $5 \ln(n) + 2\sqrt{n} = O(\sqrt{n})$

Notation O (grand O)

Soit f et g deux fonctions. On dit que f(n) = O(g(n)) si :

$$\exists A \geq 0, \ \exists N, \ \forall n \geq N, \ f(n) \leq Ag(n)$$

Exemples:

- 3n = O(n)
- $n \ln(n) + 2n = O(n \ln n)$
- $5 \ln(n) + 2\sqrt{n} = O(\sqrt{n})$

On conserve dans le O(...) le terme qui augmente le plus vite quand $n \longrightarrow \infty$, sans la constante.

Exemples de calculs sur les O(...):

•
$$O(n) + O(n^2) =$$

Exemples de calculs sur les O(...):

- $O(n) + O(n^2) = O(n^2)$
- $\bullet \ \mathsf{O}(n) \times \mathsf{O}(n^2) =$

Exemples de calculs sur les O(...):

- $O(n) + O(n^2) = O(n^2)$
- $\bullet \ \mathsf{O}(n) \times \mathsf{O}(n^2) = \mathsf{O}(n^3)$

```
    O(1): complexité constante
    → a.(i), Array.length, e::1
```

- O(1): complexité constante \rightarrow a.(i), Array.length, e::1
- O(ln(n)) : **complexité logarithmique**
 - $\rightarrow \ \text{dichotomie, exponentiation rapide}$

- O(1): complexité constante \rightarrow a.(i), Array.length, e::1
- O(ln(n)) : complexité logarithmique
 → dichotomie, exponentiation rapide
- O(n) : complexité linéaire
 - → dernier élément d'une liste, Array.make

- O(1) : complexité constante \rightarrow a.(i), Array.length, e::1
- O(ln(n)) : complexité logarithmique → dichotomie, exponentiation rapide
- O(n) : complexité linéaire → dernier élément d'une liste, Array.make
- $O(n \log(n))$: complexité presque linéaire
 - → complexité optimale d'un tri (ex : tri fusion)

- O(1): complexité constante \rightarrow a.(i), Array.length, e::1
- O(ln(n)) : complexité logarithmique
 → dichotomie, exponentiation rapide
- O(n): complexité linéaire
 → dernier élément d'une liste, Array.make
- O(n log(n)) : complexité presque linéaire
 → complexité optimale d'un tri (ex : tri fusion)
- \bullet $O(a^n)$: complexité exponentielle
 - → force brute (tester toutes les possibilités)

Complexités classiques, de la meilleure (plus petite) à la plus mauvaise :

- O(1): complexité constante \rightarrow a.(i), Array.length, e::1
- O(ln(n)) : complexité logarithmique
 → dichotomie, exponentiation rapide
- O(n): complexité linéaire
 → dernier élément d'une liste, Array.make
- O(n log(n)) : complexité presque linéaire
 → complexité optimale d'un tri (ex : tri fusion)
- O(aⁿ): complexité exponentielle
 → force brute (tester toutes les possibilités)

Remarque: Un algorithme en O(n) est aussi en $O(n^2)$, $O(2^n)$... On donnera la meilleure borne possible.

Exercice

Quelle complexité pour calculer la somme des termes d'une matrice $n \times p$?

Exercice

Quelle complexité pour calculer la somme des termes d'une matrice $n \times p$?

```
let somme m =
  let res = ref 0 in
  let n, p = Array.length m, Array.length m.(0) in
  for i = 0 to n - 1 do
      for j = 0 to p - 1 do
          res := !res + m.(i).(j)
      done
  done;
  !res
```

```
let somme m =
  let res = ref 0 in
  let n, p = Array.length m, Array.length m.(0) in
  for i = 0 to n - 1 do
      for j = 0 to p - 1 do
          res := !res + m.(i).(j)
      done
  done;
!res
```

```
let somme m =
    let res = ref 0 in
    let n, p = Array.length m, Array.length m.(0) in
    for i = 0 to n - 1 do
        for j = 0 to p - 1 do
            res := !res + m.(i).(j)
        done
    done;
!res
```

```
L'instruction res := !res + m.(i).(j) est répétée n \times p fois. \rightarrow Complexité O(np)
```

Quand on **imbrique** des boucles for (l'un dans l'autre), on **multiplie** les complexités

Quand on **enchaîne** des instructions (l'un après l'autre), on **additionne** les complexités.

Pour trouver la complexité d'une fonction récursive/boucle while, lorsque ce n'est pas évident, on cherche souvent une équation de récurrence sur le nombre d'appels récursifs / d'itérations.

Problème

Calculer a^n .

Méthode 1 : utiliser
$$a^n = \underbrace{a \times a ... \times a}_{} \rightarrow n-1$$
 multiplications

Problème

Calculer aⁿ.

Méthode 1 : utiliser
$$a^n = \underbrace{a \times a ... \times a}_n \rightarrow n-1$$
 multiplications

Méthode 2 :

$$\begin{cases} a^n = (a^{\frac{n}{2}})^2 & \text{si } n \text{ est pair} \\ a^n = a \times (a^{\frac{n-1}{2}})^2 & \text{sinon} \end{cases}$$

```
let rec exp_rapide a n =
   if n = 0 then 1
   else let b = exp_rapide a (n/2) in
   if n mod 2 = 0 then b*b
   else a*b*b
```

```
let rec exp_rapide a n =
   if n = 0 then 1
   else let b = exp_rapide a (n/2) in
   if n mod 2 = 0 then b*b
   else a*b*b
```

Soit C(n) le nombre d'appels récursifs de exp_rapide a n.

```
let rec exp_rapide a n =
   if n = 0 then 1
   else let b = exp_rapide a (n/2) in
   if n mod 2 = 0 then b*b
   else a*b*b
```

Soit C(n) le nombre d'appels récursifs de exp_rapide a n.

$$C(n) = 1 + C(n/2)$$
 (*)
= 1 + 1 + C(n/4)
= $\underbrace{1 + \dots + 1}_{p} + C(n/2^{p})$

```
let rec exp_rapide a n =
   if n = 0 then 1
   else let b = exp_rapide a (n/2) in
   if n mod 2 = 0 then b*b
   else a*b*b
```

Soit C(n) le nombre d'appels récursifs de exp_rapide a n.

$$C(n) = 1 + C(n/2)$$
(*)
= 1 + 1 + C(n/4)
= $\underbrace{1 + \dots + 1}_{p} + C(n/2^{p})$

En appliquant $p = \log_2(n) \ (\pm \ 1)$ fois (*), on obtient :

$$C(n) = \log_2(n) + C(1) = \boxed{O(\log_2(n))}$$

Exponentiation rapide

```
let rec exp_rapide a n =
   if n = 0 then 1
   else let b = exp_rapide a (n/2) in
   if n mod 2 = 0 then b*b
   else a*b*b
```

 \exp_{n} an effectue $O(\log(n))$ appels récursifs et chaque appel récursif effectue un nombre constant d'opérations (en dehors de l'appel récursif).

Exponentiation rapide

```
let rec exp_rapide a n =
   if n = 0 then 1
   else let b = exp_rapide a (n/2) in
   if n mod 2 = 0 then b*b
   else a*b*b
```

 \exp_{n} an effectue $O(\log(n))$ appels récursifs et chaque appel récursif effectue un nombre constant d'opérations (en dehors de l'appel récursif).

Donc exp_rapide a n est en complexité O(log(n)).

La recherche par dichotomie permet de savoir si un élément appartient à un tableau **trié** plus rapidement que la recherche séquentielle.

```
let dicho t e =
    (* détermine si e appartient au tableau trié t *)
    let rec aux i j =
    (* détermine si e appartient à t.(i), ..., t.(j) *)
        if i > j then false (* aucun élément *)
        else let m = (i + j)/2 in (* milieu *)
             if t.(m) < e
             then aux (m + 1) j (* regarde à droite *)
             else aux i (m - 1) (* regarde à gauche *)
    in aux 0 (Array.length t - 1)
```

La recherche par dichotomie permet de savoir si un élément appartient à un tableau **trié** plus rapidement que la recherche séquentielle.

```
let dicho t e =
    (* détermine si e appartient au tableau trié t *)
    let rec aux i j =
    (* détermine si e appartient à t.(i), ..., t.(j) *)
        if i > j then false (* aucun élément *)
        else let m = (i + j)/2 in (* milieu *)
             if t.(m) < e
             then aux (m + 1) j (* regarde à droite *)
             else aux i (m - 1) (* regarde à gauche *)
    in aux 0 (Array.length t - 1)
```

Attention : la dichotomie est inutile pour une liste car l'accès au milieu demande une complexité linéaire.

```
let dicho t e =
  let rec aux i j =
    if i > j then false
    else let m = (i + j)/2 in
        if t.(m) < e
        then aux (m + 1) j
        else aux i (m - 1)
  in aux 0 (Array.length t - 1)</pre>
```

Soit C(k) le nombre d'appels récursifs de aux i j si j - i = k.

```
let dicho t e =
  let rec aux i j =
    if i > j then false
    else let m = (i + j)/2 in
        if t.(m) < e
        then aux (m + 1) j
        else aux i (m - 1)
  in aux 0 (Array.length t - 1)</pre>
```

Soit C(k) le nombre d'appels récursifs de aux i j si j - i = k. On divise au moins par 2 la taille de l'intervalle à chaque appael récursif .

$$C(k) \le 1 + C(\frac{k}{2})$$

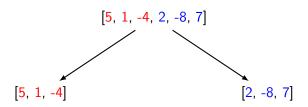
C'est le même type d'équation que l'exponentiation rapide donc :

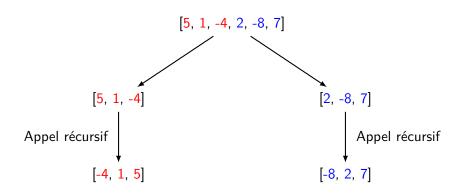
dicho est en complexité $O(\log(n))$ sur un tableau trié de taille n

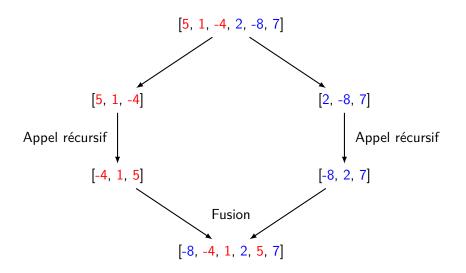
Un algorithme de tri permet de trier par ordre croissant une liste ou un tableau.

- Tri par insertion : $O(n^2)$
- Tri par selection : $O(n^2)$
- Tri rapide : $O(n^2)$
- Tri fusion : $O(n \log(n))$ (optimale)
- Tri par tas : $O(n \log(n))$ (optimale)

[5, 1, -4, 2, -8, 7]







Diviser une liste en deux :

Complexité:

Diviser une liste en deux :

Complexité : O(n) où n est la taille de la liste

Fusionner deux listes triées :

Complexité:

Fusionner deux listes triées :

Complexité : O(n) où n est la taille de la plus petite liste

Tri fusion:

Complexité:

Tri fusion:

Complexité : Soit C(n) la complexité de tri 1 pour 1 de taille n.

Tri fusion:

 $\underline{\mathsf{Complexit\acute{e}}} : \mathsf{Soit}\ \mathsf{C}(n)$ la complexit\'e de tri 1 pour 1 de taille n.

$$C(n) = \underbrace{O(n)}_{split} + \underbrace{O(n)}_{fusion} + 2C(n/2) = O(n) + 2C(n/2)$$

$$= O(n) + 2O(n/2) + 4C(n/4) = O(n) + O(n) + 4C(n/4)$$

$$= pO(n) + 2^{p}C(n/2^{p}) = \underbrace{O(n \log_{2}(n))}_{p = \log_{2}(n)} \boxed{O(n \log_{2}(n))}$$

Complexité en mémoire

Complexité en espace

La complexité en espace d'un algorithme est l'espace mémoire qu'il a besoin d'utiliser, en fonction de la taille de l'entrée.