Programmation dynamique

Paradigmes algorithmiques

Algorithme glouton : construit une solution de manière incrémentale, en optimisant un critère de manière locale.

Diviser pour régner : divise un problème en sous-problèmes indépendants, résout chaque sous-problème, et combine les solutions des sous-problèmes pour former une solution du problème initial.

Programmation dynamique : divise un problème en sousproblèmes qui sont non indépendants, et cherche (et stocke) des solutions de sous-problèmes de plus en plus grands.

Programmation dynamique



Historique: paradigme développé par Richard Bellmann en 1953.

Technique de conception d'algorithmes très générale et performante.

Permet de résoudre de nombreux problèmes d'optimisation.

Exemples d'algorithmes de programmation dynamique : alignement de séquences ADN, algorithme de plus courts chemins (Bellman-Ford), commande Unix diff, etc.

Programmation dynamique

Idée: ``recherche exhaustive intelligente" (sous-problèmes + réutilisation de solutions déjà calculées).

Exemple : calcul de
$$F_n$$
 : $n^{\text{ème}}$ nombre de Fibonacci
$$\begin{cases} F_1 = F_2 = 1 \\ F_n = F_{n-1} + F_{n-2} \end{cases}$$

Algorithme naïf:

```
Fib(n):

si \ n \le 2 \ alors \ F = 1

sinon \ F = Fib(n-1) + Fib(n-2)

retourner \ F
```

Complexité exponentielle : $T(n) = T(n-1) + T(n-2) + \Theta(1) \approx \varphi^n$

Mémoïsation

```
Exemple: m 
embed{e} m 
embe
```

Fib(k) induit des appels récursifs seulement la première fois qu'elle est appelée.

Ceci peut être fait pour tout algorithme récursif.

Mémoïser = conserver à la fin de l'exécution d'une fonction le résultat associé aux arguments d'appels, pour ne pas avoir à recalculer ce résultat lors d'un autre appel récursif.

Mémoïsation: complexité

```
Exemple: m 
embed{e} m 
embe
```

Nombre d'appels non ``mémoïsés" : n

Coût d'un appel (sans compter les appels récursifs ```non mémoïsés") : $\Theta(1)$ (mémo[i] est retourné en $\Theta(1)$ si mémo est un tableau)

Complexité temporelle : $\Theta(n)$

Programmation dynamique

Idée : mémoïser et réutiliser les solutions de sous-problèmes qui aident à résoudre le problème.

Complexité temporelle = nombre de sous-problèmes x (complexité par sous-problème*)

* On ne compte pas les appels récursifs.

Programmation dynamique (2)

Deuxième manière de voir la programmation dynamique : approche ``du bas vers le haut"

```
Exemple: Fib = \{\}

pour k de 1 à n:

si k \leq 2 alors F = 1

sinon F = Fib[k-1] + Fib[k-2]

Fib[k] = F

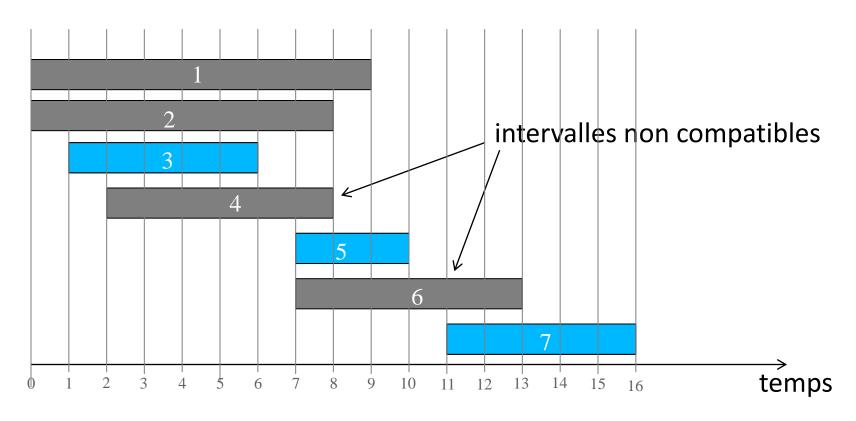
retourner Fib[n]
```

Cas général:

- Exactement les mêmes calculs que dans la version mémoïsée. Les sous-problèmes sont traités dans un ordre topologique.
- Complexité temporelle : évidente
- Permet souvent de baisser la complexité spatiale.

Exemple : ordonnancement d'intervalles pondérés

- L'intervalle i commence en d_i , se termine en f_i et a une valeur v_i
- Deux intervalles sont compatibles s'ils ne s'intersectent pas.
- But : déterminer un sous-ensemble d'intervalles mutuellement compatibles de valeur maximum.



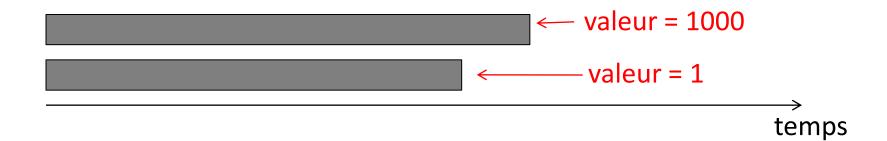
Ordonnancement d'intervalles pondérés

Rappel: Algorithme "celui qui termine le plus tôt d'abord"

- Considérer les intervalles dans l'ordre de leurs dates de fins croissantes.
- Ajouter un intervalle au sous-ensemble des intervalles choisis s'il est compatible avec ces intervalles.

Cet algorithme est optimal si tous les poids sont égaux à 1.

Il peut être mauvais dans la version pondérée :



Ordonnancement d'intervalles pondérés

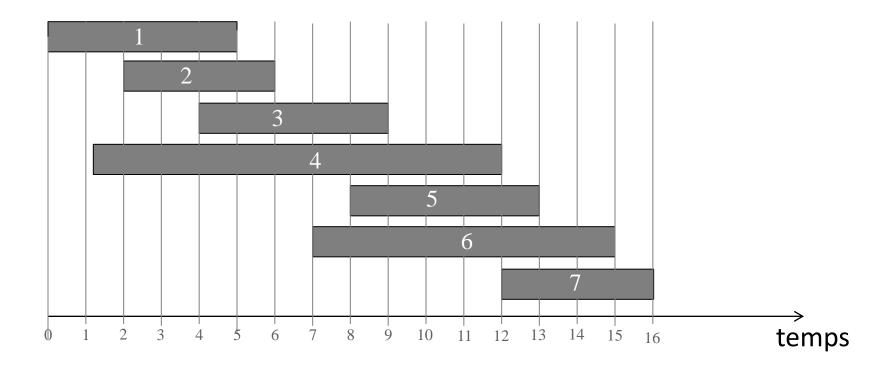
Notation : on numérote les intervalles par dates de fin croissantes :

 $f_1 \le f_2 \le \dots \le f_n$

Définition : der(j) = plus grand numéro i < j tel que l'intervalle i est

compatible avec l'intervalle j .

Exemple: der(7)=4; der(6)=2; der(2)=0.



Ordonnancement d'intervalles pondérés : choix binaire

Notation : OPT(i) = valeur d'une solution optimale en se restreignant aux intervalles 1, ..., i.

Cas 1: i est choisi dans OPT

- On obtient la valeur de i : v_i
- On ne peut pas choisir les intervalles {der(i)+1, der(i)+2, ..., i-1}
- On doit choisir la solution optimale du problème restreint aux intervalles 1,2,...,der(i)

Cas 2: i n'est pas dans OPT

• On doit choisir la solution optimale du problème restreint aux intervalles 1,2,..., i-1

$$OPT(i) = \begin{cases} 0 & \text{si } i=0\\ max \{ v_i + OPT(der(i)) , OPT(i-1) \} & \text{sinon} \end{cases}$$

Ordonnancement d'intervalles pondérés : algorithme naïf

```
Entrée : n, d[1..n], f[1..n], v[1..n]  
Trier les intervalles de façon à ce que f[1] \leq f[2] \leq ... \leq f[n].  
Calculer der[1], der[2],..., der[n]  
Calcule_OPT(i)  
si i=0 alors s = 0  
sinon s = max {v[i] + Calcule_OPT(der[i]) , Calcule_OPT(i-1) } retourner s
```

Quelle est la complexité de cet algorithme ?

```
Entrée : n, d[1..n], f[1..n], v[1..n] 
Trier les intervalles de façon à ce que f[1] \leq f[2] \leq ... \leq f[n]. 
Calculer der[1],der[2],..., der[n] 
Calcule_OPT(i) 
si i=0 alors s = 0 
sinon s = max {v[i] + Calcule_OPT(der[i]) , Calcule_OPT(i-1) } 
retourner s
```

- A. O(n)
- B. O(n log n)
- C. $O(n^2)$
- D. $O(2^{n})$

Ordonnancement d'intervalles pondérés : mémoïsation

```
Entrée : n, d[1..n], f[1..n], v[1..n]
Trier les intervalles de façon à ce que f[1] \le f[2] \le ... \le f[n].
Calculer der[1],der[2],..., der[n]
pour j allant de 1 à n
    mémo[j] = vide
mémo[0] = 0
Calcule OPT(i)
   si mémo[i] est vide alors
       mémo[i] = max {v[i] + Calcule_OPT(der[i]) , Calcule_OPT(i-1) }
   retourner mémo[i]
```

Quelle est la complexité de cet algorithme ?

```
Entrée : n, d[1..n], f[1..n], v[1..n]

Trier les intervalles de façon à ce que f[1] \leq f[2] \leq ... \leq f[n].

Calculer der[1],der[2],..., der[n],
Initialiser le tableau memo à vide (mémo[0] = 0)

Calcule_OPT(i)

si mémo[i] est vide alors

mémo[i] = max {v[i] + Calcule_OPT(der[i]) , Calcule_OPT(i-1) }

retourner mémo[i]
```

- A. O(n)
- B. O(n log n)
- C. $O(n^2)$
- D. $O(2^n)$

```
Complexité : Initialisation : \Theta(n \log n)
Calcule_OPT(n) : \Theta(n)
```

Ordonnancement d'intervalles pondérés : approche ``du bas vers le haut"

```
Entrée : n, d[1..n], f[1..n], v[1..n]

Trier les intervalles de façon à ce que f[1] \leq f[2] \leq ... \leq f[n].

Calculer der[1], der[2],..., der[n]

mémo[0] = 0

pour i allant de 1 à n

mémo[i] = max { v[i] + mémo[der[i]] , mémo[i-1] }
```

Complexité : Initialisation : ⊕(n log n)

boucle : $\Theta(n)$

Ordonnancement d'intervalles pondérés : comment retrouver la solution optimale ?

```
Trouver_solution(i)

si i = 0 alors

retourner ∅

si v[i] + mémo(der[i]) > mémo[i-1] alors

retourner {i} ∪ Trouver_solution(der[i])

sinon

retourner Trouver_solution(i-1)
```

Complexité : $\Theta(n)$ (nombre d'appels récursifs $\leq n$)

Plus courts chemins

```
Problème: Entrée: un graphe G=(S,A) orienté et valué (c); sommet origine s; sommet destination v.

Sortie: un plus court chemin de s à v dans G.

(ou A(s), arborescence des plus courts chemins d'origine s).
```

On note d(x) la distance de s à x , pour tout $x \in S$.

Propriété: Il existe un plus court chemin entre s et x si et seulement si il n'existe pas de circuit absorbant dans un chemin entre s et x dans G.

Supposons qu'il n'y ait pas de circuit absorbant accessible à partir de s. Comment calculer A(s)?

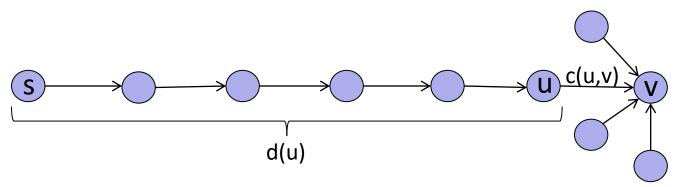
- L'algorithme de Dijkstra ne retourne pas toujours une arborescence des plus courts chemins si les coûts des arcs sont négatifs.
- Augmenter le coût des arcs de façon à avoir seulement des coûts positifs ne marche pas non plus.

Plus courts chemins: programme dynamique

Comment calculer le plus court chemin de s à v ?

On ne connait pas la réponse ? On essaie toutes les solutions (et on prend la meilleure).

Programmation dynamique : récursion + mémoïsation + essais



Quel est le dernier arc du plus court chemin entre s et v ? On ne sait pas \Rightarrow on les essaie tous.

$$\begin{cases} d(v) = \min_{u \mid (u,v) \in A} \{ d(u) + c(u,v) \} & \text{si } v \neq s \\ d(s) = 0 \end{cases}$$

Plus courts chemins: programme dynamique

```
On a: d(s) = 0

d(v) = \min_{u \mid (u,v) \in A} \{ d(u) + c(u,v) \} \text{ si } v \neq s
```

Algorithme récursif:

```
d(s,v):
    si v=s retourner 0
    d_min = + ∞
    pour tout prédécesseur u de v faire
        d_courant = d(s,u) + c(u,v)
        si (d_courant < d_min)
            d_min = d_courant
    retourner d_min</pre>
```

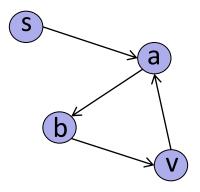
Plus courts chemins: programme dynamique

Algorithme récursif avec mémoïsation :

```
pour tout sommet i de S\{s}
mémo[i] = vide
mémo[s] = 0
d(s,v):
 si mémo[v] est vide
     d min = +\infty
     pour tout prédécesseur u de v faire
          d_{courant} = d(s,u) + c(u,v)
          si (d_courant < d_min)
              d min = d courant
     mémo[v]=d min
 retourner mémo[v]
```

$$d(s) = 0$$

 $d(v) = \min_{u \mid (u,v) \in A} \{d(u) + c(u,v)\}$



Présence d'un circuit : l'algorithme ne termine pas.

Plus courts chemins dans un graphe sans circuit

Cet algorithme est valide s'il n'y a pas de circuit dans le graphe.

Quelle est la complexité de cet algorithme ?

```
d(s,v)
  si mémo[v] est vide
     d_min = + ∞
     pour tout prédécesseur u de v faire
          d_min = min{d_min, d(s,u) + c(u,v) }
  mémo[v]=d_min
  retourner mémo[v]
```

- A. O(n)
- B. O(n+m)
- C. $O(n^2)$
- D. O(nm)

Complexité de l'appel non mémoïsé de d(v) : d⁻(v) + 1 Appels non mémoïsés : un par sommet (n sommets) => Complexité totale = O(n+m)

Plus courts chemins dans un graphe sans circuit

Version ``du bas vers le haut" de cet algorithme (on suppose que s est une racine) :

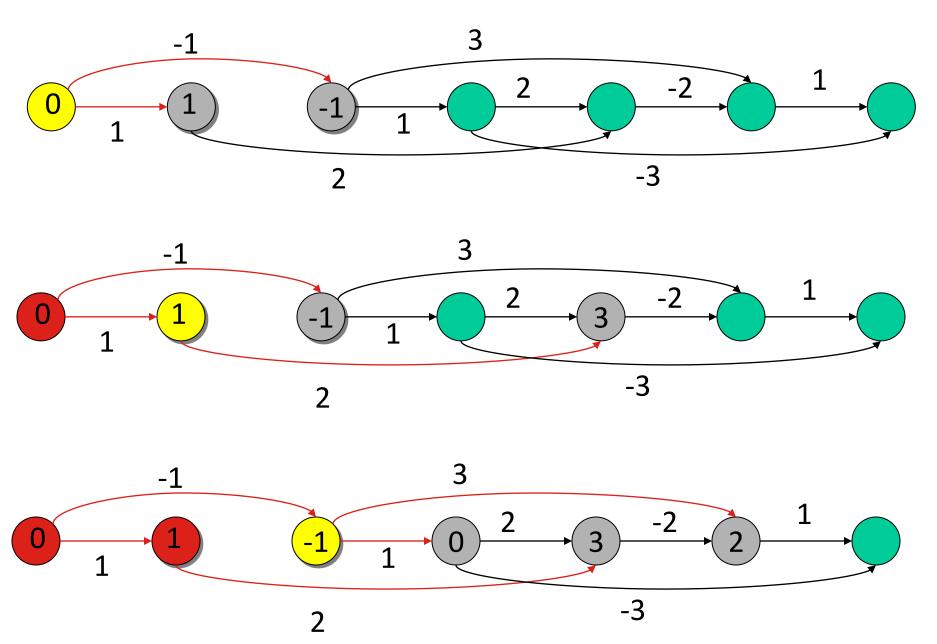
```
soit L=(s_1,...,s_n) une liste topologique des sommets de G telle que s= s_1 pour tout sommet x \neq s d[x]= + \infty; d[s]=0 pour k allant de 1 à n pour tout successeur y de s_k faire si d(y) > d(s_k) + c(s_k,y) alors d(y)= d(s_k) + c(s_k,y)
```

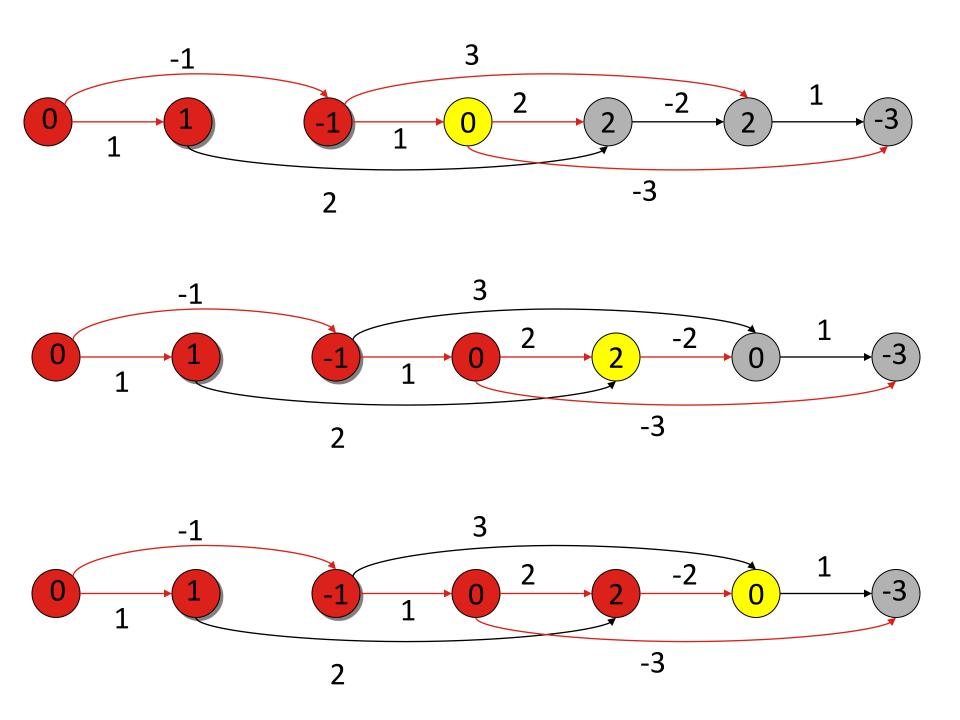
On obtient A(s), une arborescence des plus courts chemins d'origine s.

C'est l'algorithme de Bellman.

Complexité totale = O(n+m)

Exemple:





Plus courts chemins dans le cas général

Les dépendances entre sous-problèmes doivent être acycliques.

Partant d'un graphe avec circuit, il faut trouver un moyen de le rendre acyclique...

Solution : on duplique n fois le graphe (n niveaux). A chaque fois que l'on suit un arc, on va vers un sommet du graphe du niveau suivant.

Exemple: (au tableau)

Cette transformation rend tout graphe acyclique.

Plus courts chemins dans le cas général

Soit $d_k(v)$ le coût d'un plus court chemin de s à v qui utilise au plus k arcs $(0 \le k \le n-1)$.

$$\int_{u \mid (u,v) \in A} d_{k}(u) + c(u,v)$$
 si $v \neq s$

$$d_{k}(s) = 0$$

But : calcul de la valeur $d_{n-1}(v)$ (plus court chemin élémentaire).

Algorithme de Bellman-Ford : algorithme récursif avec mémoïsation correspondant à la relation de récurrence ci-dessus.

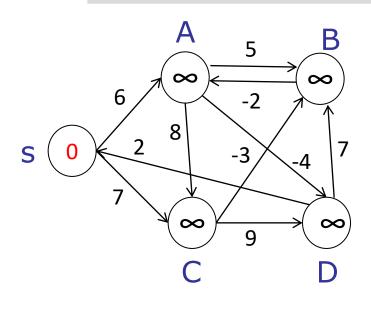
Complexité de l'appel non mémoïsé de d_k(v) : d⁻(v) + 1

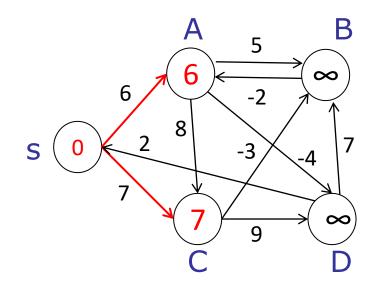
Complexité : $O(n^2 + nm)$

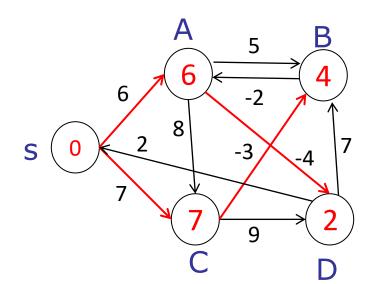
Algorithme de Bellman-Ford

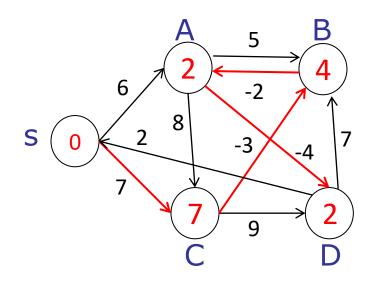
```
// Initialisation
pour tout sommet x faire
  si x=s alors d(x) = 0; pred=null
  sinon d(x) = +\infty; pred=null
// Boucle principale
pour k = 1 à n-1 faire
    pour chaque arc (x,y) faire
         si d(y) > d(x) + c(x,y) alors
                   d(y) = d(x) + c(x,y)
                    pred(y) = x
// Détection de circuit absorbant
pour chaque arc (x,y) faire
     si d(y) > d(x) + c(x,y) alors
        erreur "il n'existe pas de plus court chemin entre s et x"
```

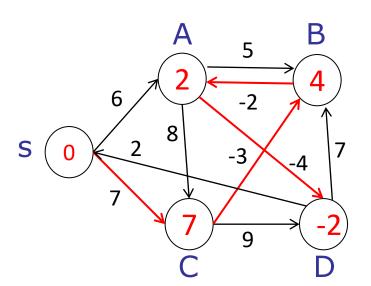
Exemple

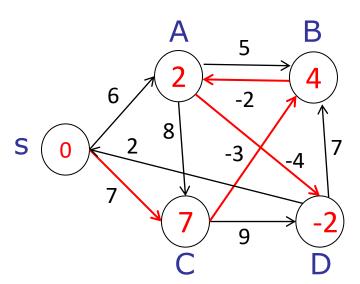












Validité

Propriété 1 : A tout moment après l'étape d'initialisation, si $d(x) \neq \infty$, d(x) est égal à la longueur d'un chemin de s à x.

Preuve (récurrence sur *le nombre i de mises à jour de valeurs d(.)*) :

- Pour i=0, la propriété est vérifiée.
- Supposons que cette propriété soit vérifiée jusqu'à la (i-1)-ème mise à jour, et que la i-ème mise à jour consiste à modifier d(x) après l'examen de l'arc (y,x).
 - Par hypothèse de récurrence, d(y) est la longueur d'un chemin μ , de s à y. Ainsi d(x)=d(y)+c(y,x) est la longueur du chemin de s à x qui est μ .(y,x).

Validité

Propriété 2 : (invariant de boucle)

Après i itérations de la boucle "pour" principale : s'il existe un chemin de s à x d'au plus i arcs, alors d(x) est inférieur ou égal à la longueur du plus court chemin ayant au plus i arcs de s à x.

Preuve (récurrence sur i)

- Pour i=0, l'invariant est vérifié.
- Supposons qu'il soit vérifié jusqu'au rang i-1
 - Soit μ un plus court chemin (pcc) d'au plus i arcs de s à x. Soit y le dernier sommet avant x sur μ : le chemin de s à y est un pcc de s à y d'au plus (i-1) arcs. Par hyp. d'induction, après (i-1) itérations, d(y) est \leq à la longueur de ce chemin.
 - A l'itération i, d(x) est comparé à d(y)+c(x,y) et mise à jour à cette valeur si cela diminue d(x). Donc, à la fin de cette itération, d(x) est \leq à la longueur de μ .

Validité

Propriété 1 : A tout moment après l'étape d'initialisation, si $d(x) \neq \infty$, d(x) est égal à la longueur d'un chemin de s à x.

Propriété 2:

Après i itérations de la boucle "pour" principale : s'il existe un chemin de s à x d'au plus i arcs, alors d(x) est inférieur ou égal à la longueur d'un plus court chemin ayant au plus i arcs de s à x.

=> à la fin de la boucle principale, pour tout sommet x, s'il existe un chemin de s à x dans G, alors d(x) est égal à la longueur d'un plus court chemin de s à x.

Complexité

- Complexité : O(nm)
- Remarque : si à l'itération i aucune valeur d(.) n'est modifiée, l'algorithme peut s'arrêter.