

Algorithmes gloutons

Irena.Rusu@univ-nantes.fr

LINA, bureau 123, 02.51.12.58.16

Sommaire

- Types de problèmes
- Résolution et algorithmes gloutons
- Approche intuitive des algorithmes gloutons
 - Principe
 - 1^{ère} application : le problème du Sac à dos
- Variante standard et variations
 - 2^{ème} application : le problème de l'affectation de ressources
 - Correction et preuve

Sommaire

- Types de problèmes
- Résolution et algorithmes gloutons
- Approche intuitive des algorithmes gloutons
 - Principe
 - 1^{ère} application : le problème du Sac à dos
- Variante standard et variations
 - 2^{ème} application : le problème de l'affectation de ressources
 - Correction et preuve

Types de problèmes

- Problème de décision

- **Entrée** : Tableau de notes pour un groupe d'étudiants.

- **Question** : Existe-t-il une note de 13 ?

La réponse est toujours Oui/Non.

- Problème d'optimisation

- **Entrée** : Tableau de notes pour un groupe d'étudiants.

- **Question** : Quelle est la note la plus proche de 13 ?

Il y a souvent plusieurs réponses (ex. 12.5 ou 13.5)

Il y a un critère pour évaluer une réponse (ici, la proximité de 13).

Définition d'un problème d'optimisation

- Problème d'optimisation
 - Une entrée : ce qui est fourni
 - Une description du type de réponse recherché.
 - Un coût : une mesure de la qualité de la réponse.
 - Un but : maximiser ou minimiser.
- Solution (ou solution réalisable) : toute donnée qui satisfait le type de réponse recherché.
- Solution optimale : toute solution dont le coût satisfait le but.

L'exemple du voyageur de commerce (1)

- Le **voyageur de commerce** (variante « détaillée »)
 - **Entrée** : ensemble de villes, les distances deux à deux entre villes
 - **Type de réponse** : un parcours qui visite chaque ville exactement 1 fois et revient au point de départ
 - **Coût d'une réponse** : la longueur totale du parcours
 - **But** : minimiser

Un exemple



L'exemple du voyageur de commerce (2)

- Le **voyageur de commerce** (variante « raccourcie »)
 - **Entrée** : ensemble de villes, les distances deux à deux entre villes
 - **Question** : quelle est la plus courte distance parcourue par un voyageur de commerce qui doit traverser chaque ville exactement une fois et revenir au point de départ ?
- **Remarques :**
 - On peut demander **seulement le coût** d'une solution optimale
 - ... ou alors **la solution elle-même**

Un autre exemple

Google Maps Fastest Roundtrip Solver

Map Satellite Hybrid

Map data ©2008 Tele Atlas - [Terms of Use](#)

POWERED BY Google

Add Location by Address: Add!

or Bulk add by address or (lat, lng).

☐ Walking ☐ Avoid highways

Calculate Fastest Roundtrip Calculate Fastest A-Z Trip Start Over Again

Sommaire

- Types de problèmes
- Résolution et algorithmes gloutons
- Approche intuitive des algorithmes gloutons
 - Principe
 - 1^{ère} application : le problème du Sac à dos
- Variante standard et variations
 - 2^{ème} application : le problème de l'affectation de ressources
 - Correction et preuve

Résolution

- Un **algorithme de résolution** doit :
 - Construire une ou plusieurs solutions
 - En évaluer le coût
 - Identifier une solution dont le coût s'approche autant que possible du coût optimal
- Du coup :
 - **Algorithme exact** : qui trouve toujours le coût optimal
 - **Algorithme d'approximation** : qui n'est pas exact mais garantit un éloignement borné entre le coût fourni et le coût optimal.
 - **Heuristique** : qui n'offre aucune garantie théoriquement prouvée sur l'éloignement entre le coût fourni et le coût optimal.

Algorithmes gloutons – Pour quels problèmes ?

- S'appliquent sur des problèmes
 - D'optimisation (en général, mais pas toujours)
 - Dont la solution est un ensemble d'éléments, éventuellement muni d'un ordre sur les éléments
 - Dont le coût est la somme des coûts unitaires sur les éléments
- Un exemple : Le **voyageur de commerce**
 - C'est un problème d'optimisation
 - Une solution est une suite de villes, dans l'ordre de leur visite
 - Son coût est la somme des coûts (distances) pour aller d'une ville déjà visitée à la suivante.

Exemple : le problème du Sac à dos

- **Entrée** : n objets $1, 2, 3, \dots, n$ de poids $p_1, p_2, p_3, \dots, p_n$
- **Question** : quel est le poids maximum que l'on peut mettre dans le sac à dos en choisissant parmi les objets donnés, sans dépasser la capacité P du sac ?

- **Solution** : tout ensemble i_1, i_2, \dots, i_k d'objets parmi $1, 2, \dots, n$ t.q.

$$p_{i_1} + p_{i_2} + \dots + p_{i_k} \leq P$$

- **Solution optimale**: la solution i'_1, i'_2, \dots, i'_k qui réalise le poids total maximum, c.à.d.

$$p_{i'_1} + p_{i'_2} + \dots + p_{i'_k} \geq p_{i_1} + p_{i_2} + \dots + p_{i_k},$$

pour toute solution i_1, i_2, \dots, i_k

Sommaire

- Types de problèmes
- Résolution et algorithmes gloutons
- Approche intuitive des algorithmes gloutons
 - Principe
 - 1^{ère} application : le problème du Sac à dos
- Variante standard et variations
 - 2^{ème} application : le problème de l'affectation de ressources
 - Correction et preuve

Algorithmes gloutons – Comment ça marche ?

● Principe :

- Commencer avec une solution partielle vide
- Chaque étape ajoute un nouvel élément à la solution partielle déjà construite
- Cet élément est choisi pour être localement le plus prometteur
- A la fin, l'ensemble obtenu doit être une solution

Sur le Sac à dos (1)

● Principe :

- Commencer avec une solution partielle vide
- Chaque étape ajoute un nouvel élément à la solution partielle déjà construite
- Cet élément est choisi pour être localement le plus prometteur
- A la fin, l'ensemble obtenu doit être une solution

● Algorithme glouton :

$L \leftarrow \Phi$; poids $\leftarrow 0$;

$O \leftarrow \{1, 2, \dots, n\}$;

tant que ($O \neq \Phi$) **faire**

$i \leftarrow$ l'objet de O de poids
 maximum ;

si poids + $p_i \leq P$ **alors**

$L \leftarrow L \cup \{i\}$; Poids \leftarrow Poids + p_i

finsi

$O \leftarrow O - \{i\}$

fintantque

Sur le Sac à dos (2)

● Algorithme glouton :

$L \leftarrow \Phi$; Poids $\leftarrow 0$;

$O \leftarrow \{1, 2, \dots, n\}$;

tant que ($O \neq \Phi$) **faire**

$i \leftarrow$ l'objet de O de poids

 maximum ;

si poids+ $p_i \leq P$ **alors**

$L \leftarrow LU\{i\}$; Poids \leftarrow Poids+ p_i

finsi ;

$O \leftarrow O - \{i\}$

fintantque

Complexité

$O(1)$

$O(1)$

Répétée n fois

$O(n)$

$O(1)$

$O(1)$

Total : $O(n^2)$

Sur le Sac à dos (3)

● Algorithme glouton :

$L \leftarrow \Phi$; Poids $\leftarrow 0$;

$O \leftarrow \{1, 2, \dots, n\}$;

tant que ($O \neq \Phi$) **faire**

$i \leftarrow$ l'objet de O de poids

 maximum ;

si ($\text{Poids} + p_i \leq P$) **alors**

$L \leftarrow L \cup \{i\}$; Poids \leftarrow Poids $+ p_i$;

finsi ;

$O \leftarrow O - \{i\}$

fintantque

● Algorithme glouton amélioré

$O \leftarrow \{1, 2, \dots, n\}$

Ordonner les objets de O par
ordre décroissant de leur poids

$L \leftarrow \Phi$; Poids $\leftarrow 0$; $i \leftarrow 1$;

tant que ($i \leq n$) **faire**

si ($\text{Poids} + p_i \leq P$) **alors**

$L \leftarrow L \cup \{i\}$; Poids \leftarrow Poids $+ p_i$;

finsi;

$i \leftarrow i + 1$;

fintantque

Sur le Sac à dos (4)

● Algorithme glouton amélioré

$O \leftarrow \{1, 2, \dots, n\}$

Ordonner les objets de O par
ordre décroissant de leur poids

$L \leftarrow \Phi$; Poids $\leftarrow 0$; $i \leftarrow 1$;

tant que ($i \leq n$) **faire**

si (Poids + $p_i \leq P$) **alors**

$L \leftarrow L \cup \{i\}$; Poids \leftarrow Poids + p_i ;

finsi ;

$i \leftarrow i + 1$;

fintantque

Complexité

$O(1)$

$O(n \log n)$

$O(1)$

Répétée n fois

$O(1)$

$O(1)$

Total : $O(n \log n)$

Sommaire

- Types de problèmes
- Résolution et algorithmes gloutons
- Approche intuitive des algorithmes gloutons
 - Principe
 - 1^{ère} application : le problème du Sac à dos
- Variante standard et variations
 - 2^{ème} application : le problème de l'affectation de ressources
 - Correction et preuve

Algorithmes gloutons – variante standard

E ensemble de n éléments, $F \subseteq E$ la solution à construire

1. Classer les éléments de E par ordre d'intérêt décroissant

$$e_1, e_2, \dots, e_n$$

2. $F \leftarrow \Phi$;

3. Pour i de 1 jusqu'à n faire

 si $F \cup \{e_i\}$ est une solution partielle* alors

$$F \leftarrow F \cup \{e_i\}$$

finpour

- * Cela signifie que l'ensemble ne satisfait pas forcément toutes les propriétés d'une solution, mais permet d'être complété par ajout d'éléments pour aboutir à une solution

Algorithmes gloutons – autres variantes

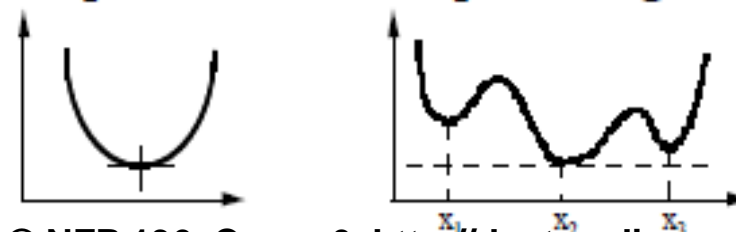
- Parfois, l'intérêt que présente chaque élément ne peut pas être calculé à l'avance
 - besoin de chercher l'élément le plus prometteur à l'intérieur de la boucle (comme dans l'algorithme glouton initial pour le voyageur de commerce)
- Parfois, le nombre d'éléments de F (ou un autre critère d'arrêt) peut permettre un arrêt de la boucle avant d'avoir vu tous les éléments e_i
 - le « pour » se transforme en « tant que »
- Parfois, le test de solution partielle nécessite l'introduction d'autres variables, tests intermédiaires etc.
 - peu d'algorithmes gloutons ont, à la fin, la forme standard.

Algorithmes gloutons – Qualité de la solution

- Un algorithme glouton ne fournit pas toujours la solution exacte
- Le voyageur de commerce : pas exact
- Le sac à dos : pas exact

choix glouton = choix localement optimal

optimum local \neq optimum global



© NFP 136, Cours 6, <http://deptmedia.cnam.fr>

- Parfois, on a un algorithme d'approximation ♥
- Parfois, on a un algorithme exact ♥♥

Remarque. Le critère d'intérêt est très important.

Un exemple détaillé

● Affectation de ressources

Un loueur de voitures débutant possède une voiture et, sur une semaine, il a noté plusieurs demandes de réservations

$E = \{ e \mid e = [d, f], d \leq f \}$, où d (entier) est le jour de début de e
 f (entier) est le jour de fin de e

Quelles demandes de réservation le loueur doit-il accepter pour maximiser le nombre de demandes satisfaites ?

Formalisation :

Entrée : $E = \{ e \mid e = [d, f], d \leq f \}$ de cardinalité n

Sortie : Ensemble $F \subseteq E$ t.q. toutes les demandes de F soient disjointes et $|F|$ soit maximum. (donc ici coût(F)= $|F|$).

Un premier algorithme glouton

Affectation de ressources

Entrée : $E = \{ e \mid e = [d, f], d \leq f \}$ de cardinalité n

Sortie : Ensemble $F \subseteq E$ t.q. toutes les demandes de F soient disjointes et $|F|$ soit maximum.

1. Classer les éléments de E par **dates de début croissantes**

$$e_1, e_2, \dots, e_n \text{ t.q. } d_1 \leq d_2 \leq \dots \leq d_n$$

2. $F \leftarrow \Phi$;

3. Pour i de 1 jusqu'à n faire

si $F \cup \{e_i\}$ ne contient que des intervalles disjoints alors

$$F \leftarrow F \cup \{e_i\} \text{ finsi}$$

finpour

Correction

- Fonctionne parfois

Exemple ?

- ... mais pas toujours

Exemple ?

- ... et il peut être aussi mauvais (par la différence entre l'optimum et la valeur qu'il retourne) qu'on veut.

Exemple ?

Un deuxième algorithme glouton

● Affectation de ressources

Entrée : $E = \{ e \mid e = [d, f], d \leq f \}$ de cardinalité n

Sortie : Ensemble $F \subseteq E$ t.q. toutes les demandes de F soient disjointes et $|F|$ soit maximum.

1. Classer les éléments de E par dates de fin croissantes

$$e_1, e_2, \dots, e_n \text{ t.q. } f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$$

2. $F \leftarrow \Phi$;

3. Pour i de 1 jusqu'à n faire

si $F \cup \{e_i\}$ ne contient que des intervalles disjoints alors

$$F \leftarrow F \cup \{e_i\} \text{ finsi}$$

finpour

Correction

- Fonctionne sur tous les exemples qu'on peut trouver

Exemples ?

- Est-ce qu'il fonctionne toujours ?

Oui.

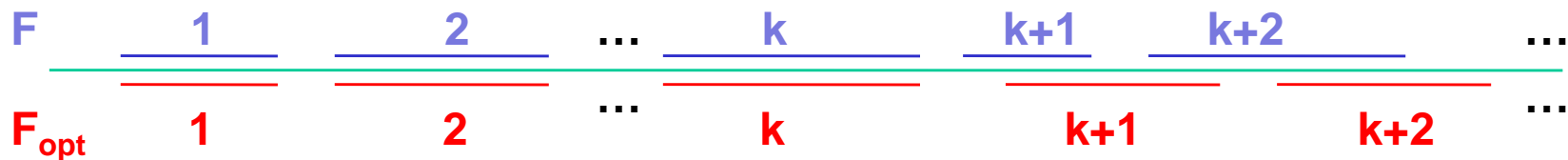
Preuve de la correction (par contradiction).

Principes de preuve (souvent utilisés pour les algorithmes gloutons) :

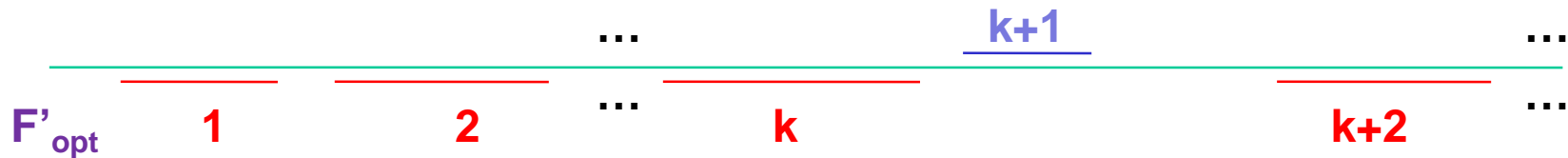
- Soit F la solution fournie par l'algorithme
- Soit F_{opt} une solution optimale aussi proche de F que possible, selon un critère portant sur les éléments de F et F_{opt} .
- Montrer que, si F n'est pas optimale à son tour, alors F_{opt} n'a pas été choisie aussi proche de F que possible (contradiction).

Correction du deuxième algorithme glouton

- Choisir F_{opt} une sol. optimale qui a un maximum d'éléments en commun avec F , càd $|F_{\text{opt}} \cap F| \geq |F'_{\text{opt}} \cap F|$, $\forall F'_{\text{opt}}$ une sol. optimale
- Ordonner les éléments de F_{opt} par ordre croissant de leurs dates de fin (comme c'est déjà le cas pour F , par construction)
- Soit k maximum t.q. les k premiers éléments de F et F_{opt} sont identiques



- Alors F'_{opt} ci-dessous est une sol. optimale t.q. $|F_{\text{opt}} \cap F| < |F'_{\text{opt}} \cap F|$.



- Contradiction (et fin de la preuve).

Efficacité

1. Classer les éléments de E par **dates de fin croissantes**

e_1, e_2, \dots, e_n t.q. $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$

2. $F \leftarrow \Phi$;

3. Pour i de 1 jusqu'à n faire
si FU $\{e_i\}$ ne contient que
des intervalles disjoints

alors

$F \leftarrow FU\{e_i\}$

finsi

finpour

Complexité :

$O(n \log n)$

$O(1)$

Répétée n fois

? Test intersection 2 à 2 de tous les intervalles de FU $\{e_i\}$? $O(n^2)$

? Test intersection e_i avec tous les autres intervalles de F ? $O(n)$

? Test intersection e_i avec le dernier arrivé dans F (avant e_i) ? $O(1)$

Total : $O(n^3)$ ou $O(n^2)$ ou $O(n \log n)$

L'algorithme glouton – version finale

1. Classer les éléments de E par dates de fin croissantes

$$e_1, e_2, \dots, e_n \text{ t.q. } f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$$

2. $F \leftarrow \Phi$; $f \leftarrow 0$ // jour de fin de la dernière demande ajoutée à F

3. Pour i de 1 jusqu'à n faire

 si $d(e_i) > f$ alors // $e_i = [d(e_i), f(e_i)]$

$F \leftarrow F \cup \{e_i\}$; $f \leftarrow f(e_i)$

 finsi

finpour

Complexité : $O(n \log n)$

Conclusion

- Les algorithmes gloutons peuvent être très utiles comme première approche.
- ... mais ne jamais supposer par défaut que la solution sera exacte.
- Si on peut montrer l'exactitude : c'est très bien, mais c'est rare.
- Sinon, tenter de trouver les failles de l'algorithme glouton pour les corriger et obtenir un autre algorithme, meilleur.