

Recherche Opérationnelle

Programmation Dynamique

Nadia Brauner & Alice Joffard

25 mars 2021

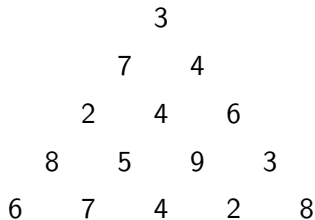
Enregistrement du cours

<https://youtu.be/5nYqEsMH100>

Attention, sur l'algorithme de Bellman-Ford, j'ai oublié de préciser qu'on peut ne faire qu'une itération des sommets uniquement parce qu'on prend l'ordre des sommets "naturel" (on a toujours parcouru tous les voisins entrant d'un sommet avant d'arriver à ce sommet), qui n'existe que parce qu'on s'est restreint au cas des DAG (si il y a un cycle, un tel ordre n'existe pas toujours). En pratique on se restreindra toujours aux DAGs dans ce cours, mais si on a des cycles, on peut avoir à faire $n-1$ itérations de tous les sommets avant d'arriver à la solution optimale

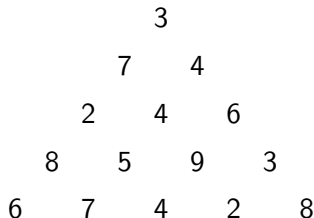
A vous de jouer

- Enoncé: trouvez un chemin de haut en bas qui maximise la somme des nombres traversés



A vous de jouer

- Enoncé: trouvez un chemin de haut en bas qui maximise la somme des nombres traversés



- Solutions:



A vous de jouer

A vous de jouer

- Preuve:

A vous de jouer

- Preuve:
 - En chaque nombre i , la somme maximale d'en haut jusqu'à i est: le maximum entre celle d'au dessus à droite et celle d'au dessus à gauche, auquel on ajoute i .

A vous de jouer

- Preuve:
 - En chaque nombre i , la somme maximale d'en haut jusqu'à i est: le maximum entre celle d'au dessus à droite et celle d'au dessus à gauche, auquel on ajoute i .
 - On calcule de haut en bas la somme maximale en appliquant cette formule:

A vous de jouer

A vous de jouer

- Enoncé: Partager ces n pièces en deux ensembles égaux:
 - {5 9 3 8 2 5} ?

A vous de jouer

- Enoncé: Partager ces n pièces en deux ensembles égaux:
 - {5 9 3 8 2 5} ?

- Solution: {5 9 2} | {3 8 5}

A vous de jouer

- Enoncé: Partager ces n pièces en deux ensembles égaux:
 - {5 9 3 8 2 5} ?
 - Trouver toutes les solutions. Et quand on a un grand nombre de pièces ?
- Solution: {5 9 2} | {3 8 5}

A vous de jouer

- Enoncé: Partager ces n pièces en deux ensembles égaux:
 - {5 9 3 8 2 5} ?
 - Trouver toutes les solutions. Et quand on a un grand nombre de pièces ?
- Solution: {5 9 2} | {3 8 5}
- Méthode: On veut un ensemble de pièce dont la somme soit la moitié de la somme totale. On remplit m :

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
1	v					v											
2	v					v				v					v		
3	v			v		v			v	v			v		v		
4	v			v		v			v	v		v	v		v		v

- $m(i, j) = V$ si je peux avoir j avec les i premières pièces
- $m(i, 0) = V$ pour $i = 0$ à n
- $m(i, j) = m(i-1, j)$ ou $m(i-1, j - piece(i))$
 $i = 1$ à n et $j = piece(i)$ à 16

Programmation Dynamique

Programmation Dynamique

Définition:

Programmation Dynamique

Définition:

Wikipedia

La *Programmation Dynamique* est une **méthode algorithmique** pour résoudre des **problèmes d'optimisation**. Elle consiste à résoudre un problème en le **décomposant** en sous-problèmes, puis à résoudre les **sous-problèmes**, des **plus petits aux plus grands** en **stockant les résultats intermédiaires**.

Programmation Dynamique

Définition:

Wikipedia

La *Programmation Dynamique* est une **méthode algorithmique** pour résoudre des **problèmes d'optimisation**. Elle consiste à résoudre un problème en le **décomposant** en sous-problèmes, puis à résoudre les **sous-problèmes**, des **plus petits aux plus grands** en **stockant les résultats intermédiaires**.

- Terme introduit par Bellman en 1950

Programmation Dynamique

Définition:

Wikipedia

La *Programmation Dynamique* est une **méthode algorithmique** pour résoudre des **problèmes d'optimisation**. Elle consiste à résoudre un problème en le **décomposant** en sous-problèmes, puis à résoudre les **sous-problèmes**, des **plus petits aux plus grands** en **stockant les résultats intermédiaires**.

- Terme introduit par Bellman en 1950
- *Programmation*, à la mode

Programmation Dynamique

Définition:

Wikipedia

La *Programmation Dynamique* est une **méthode algorithmique** pour résoudre des **problèmes d'optimisation**. Elle consiste à résoudre un problème en le **décomposant** en sous-problèmes, puis à résoudre les **sous-problèmes**, des **plus petits aux plus grands** en **stockant les résultats intermédiaires**.

- Terme introduit par Bellman en 1950
- *Programmation*, à la mode
- *Dynamique*, modélise des processus évolutifs

Programmation Dynamique

Définition:

Wikipedia

La *Programmation Dynamique* est une **méthode algorithmique** pour résoudre des **problèmes d'optimisation**. Elle consiste à résoudre un problème en le **décomposant** en sous-problèmes, puis à résoudre les **sous-problèmes**, des **plus petits aux plus grands** en **stockant les résultats intermédiaires**.

- Terme introduit par Bellman en 1950
- *Programmation*, à la mode
- *Dynamique*, modélise des processus évolutifs
- Méthode générale (pas dédiée à un problème particulier)

Programmation Dynamique

Définition:

Wikipedia

La *Programmation Dynamique* est une **méthode algorithmique** pour résoudre des **problèmes d'optimisation**. Elle consiste à résoudre un problème en le **décomposant** en sous-problèmes, puis à résoudre les **sous-problèmes**, des **plus petits aux plus grands** en **stockant les résultats intermédiaires**.

- Terme introduit par Bellman en 1950
- *Programmation*, à la mode
- *Dynamique*, modélise des processus évolutifs
- Méthode générale (pas dédiée à un problème particulier)
- Pour des problèmes ayant des propriétés structurelles

Principe de sous-optimalité

Principe de sous-optimalité

- On veut résoudre un problème P sur une instance I

Principe de sous-optimalité

- On veut résoudre un problème P sur une instance I

Structure spécifique de P

- Les "morceaux" d'une solution optimale sont optimaux

Principe de sous-optimalité

- On veut résoudre un problème P sur une instance I

Structure spécifique de P

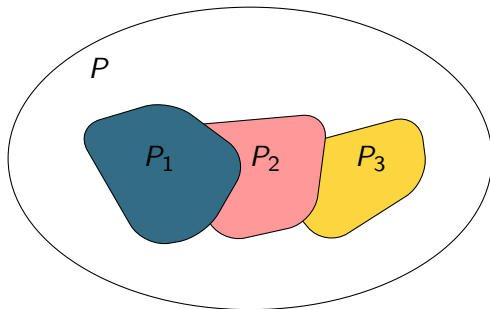
- Les "morceaux" d'une solution optimale sont optimaux
 - Le problème P se décompose en sous-problèmes P_1, \dots, P_k
L'optimum sur P s'obtient à partir des optimaux des sous-problèmes

Principe de sous-optimalité

- On veut résoudre un problème P sur une instance I

Structure spécifique de P

- Les "morceaux" d'une solution optimale sont optimaux
 - Le problème P se décompose en sous-problèmes P_1, \dots, P_k
L'optimum sur P s'obtient à partir des optimaux des sous-problèmes



Principe de sous-optimalité

Principe de sous-optimalité

- L'optimum sur une instance I peut se construire à partir de solutions optimales sur des instances plus "simples" I_1, \dots, I_k

$$I^* = f(I_1^*, \dots, I_k^*)$$

Principe de sous-optimalité

- L'optimum sur une instance I peut se construire à partir de solutions optimales sur des instances plus "simples" I_1, \dots, I_k

$$I^* = f(I_1^*, \dots, I_k^*)$$

- On a une formulation **réursive** de I^*

Principe de sous-optimalité

- L'optimum sur une instance I peut se construire à partir de solutions optimales sur des instances plus "simples" I_1, \dots, I_k

$$I^* = f(I_1^*, \dots, I_k^*)$$

- On a une formulation **réursive** de I^*
- Il suffit de calculer l'optimum pour I_1^*, \dots, I_k^* puis d'appliquer f

Principe de sous-optimalité

- L'optimum sur une instance I peut se construire à partir de solutions optimales sur des instances plus "simples" I_1, \dots, I_k

$$I^* = f(I_1^*, \dots, I_k^*)$$

- On a une formulation **réursive** de I^*
- Il suffit de calculer l'optimum pour I_1^*, \dots, I_k^* puis d'appliquer f
- Chaque I_j^* s'exprime à son tour en fonction d'instances plus simples

Principe de sous-optimalité

- L'optimum sur une instance I peut se construire à partir de solutions optimales sur des instances plus "simples" I_1, \dots, I_k

$$I^* = f(I_1^*, \dots, I_k^*)$$

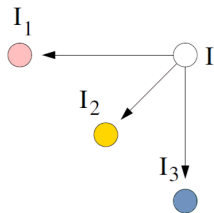
- On a une formulation **réursive** de I^*
- Il suffit de calculer l'optimum pour I_1^*, \dots, I_k^* puis d'appliquer f
- Chaque I_j^* s'exprime à son tour en fonction d'instances plus simples
- Jusqu'à obtenir une instance de base \underline{I} directement calculable

Principe de sous-optimalité

○ I

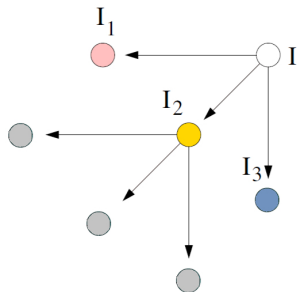
Principe de sous-optimalité

- Calcul récursif de l'optimum:



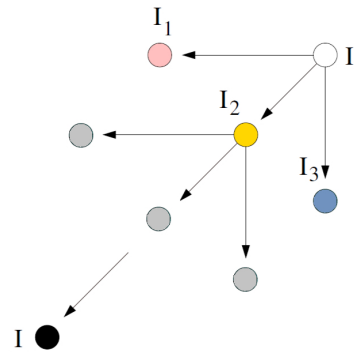
Principe de sous-optimalité

- Calcul récursif de l'optimum:



Principe de sous-optimalité

- Calcul récursif de l'optimum:



Programmation dynamique

Programmation dynamique

- DAG:

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*
 - Les noeuds peuvent être mis sur une ligne

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*
 - Les noeuds peuvent être mis sur une ligne
 - Tous les arcs vont de gauche à droite

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*
 - Les noeuds peuvent être mis sur une ligne
 - Tous les arcs vont de gauche à droite
- en Programmation dynamique:

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*
 - Les noeuds peuvent être mis sur une ligne
 - Tous les arcs vont de gauche à droite
- en Programmation dynamique:
 - Le DAG est implicite

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*
 - Les noeuds peuvent être mis sur une ligne
 - Tous les arcs vont de gauche à droite
- en Programmation dynamique:
 - Le DAG est implicite
 - Noeuds : sous-Problèmes

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*
 - Les noeuds peuvent être mis sur une ligne
 - Tous les arcs vont de gauche à droite
- en Programmation dynamique:
 - Le DAG est implicite
 - Noeuds : sous-Problèmes
 - Arcs : dépendances entre les sous Problèmes

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*
 - Les noeuds peuvent être mis sur une ligne
 - Tous les arcs vont de gauche à droite
- en Programmation dynamique:
 - Le DAG est implicite
 - Noeuds : sous-Problèmes
 - Arcs : dépendances entre les sous Problèmes
- Si on voit les sommets de gauche à droite, on est sûr que les prédécesseurs ont été vus: l'information nécessaire est disponible

Programmation dynamique

- DAG:
 - DAG : *Directed Acyclic Graph*
 - Les noeuds peuvent être mis sur une ligne
 - Tous les arcs vont de gauche à droite
- en Programmation dynamique:
 - Le DAG est implicite
 - Noeuds : sous-Problèmes
 - Arcs : dépendances entre les sous Problèmes
- Si on voit les sommets de gauche à droite, on est sûr que les prédécesseurs ont été vus: l'information nécessaire est disponible
- Trouver le plus court/long chemin dans un DAG est facile grâce à l'algorithme de Bellman-Ford

Algorithme de Bellman-Ford

Algorithme de Bellman-Ford

- Problème du plus court chemin:

INSTANCE : Un graphe dirigé, une source s , un puit p , des distances sur les arcs, pas de cycle de poids négatif.

SOLUTIONS RÉALISABLES : Chemins de s à p

CRITÈRE : Minimiser la distance d'un chemin de s à p

Algorithme de Bellman-Ford

- Problème du plus court chemin:

INSTANCE : Un graphe dirigé, une source s , un puit p , des distances sur les arcs, pas de cycle de poids négatif.

SOLUTIONS RÉALISABLES : Chemins de s à p

CRITÈRE : Minimiser la distance d'un chemin de s à p

- Algorithme de Bellman-Ford:

```
fonction Bellman_Ford(G, s)
  pour chaque sommet u du graphe
    |           d[u] = +∞
  d[s] = 0

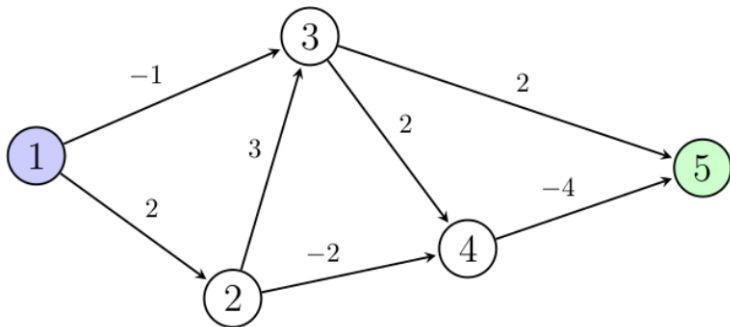
  pour chaque sommet u du graphe
    |   pour chaque arc (u, t) du graphe faire
    |   |           d[t] := min(d[t], d[u] + poids(u, t))

  retourner d
```

Algorithme de Bellman-Ford

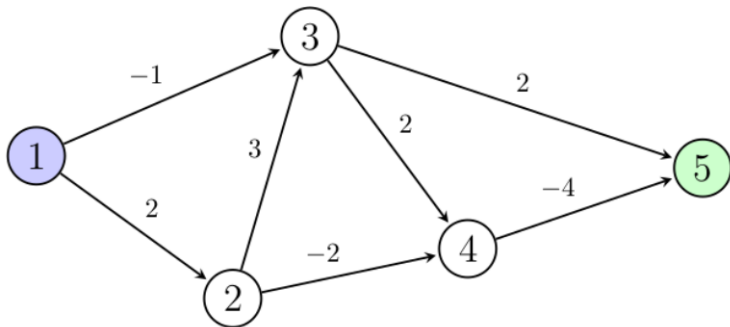
Algorithme de Bellman-Ford

- Exemple:



Algorithme de Bellman-Ford

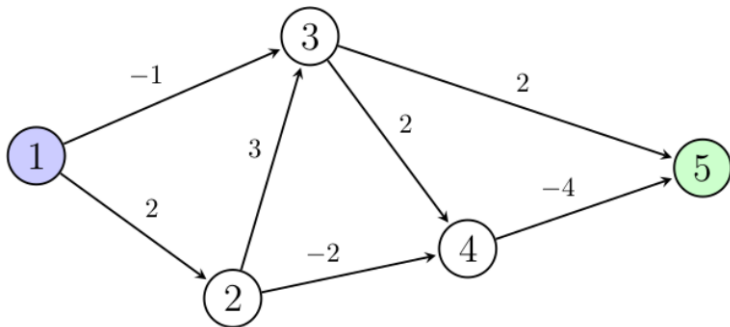
- Exemple:



- Et pour le plus long chemin ?

Algorithme de Bellman-Ford

- Exemple:



- Et pour le plus long chemin ?
→ On remplace le minimum par un maximum

Sac-à-dos

Sac-à-dos

INSTANCE : n objets avec des poids w_i et des valeur c_i , une capacité entière W du sac-à-dos

SOLUTIONS RÉALISABLES : Un ensemble d'objets dont le poids total n'excède pas W

CRITÈRE : Maximiser la valeur d'une solution (i.e. la somme des valeurs des objets présents)

Sac-à-dos

INSTANCE : n objets avec des poids w_i et des valeur c_i , une capacité entière W du sac-à-dos

SOLUTIONS RÉALISABLES : Un ensemble d'objets dont le poids total n'excède pas W

CRITÈRE : Maximiser la valeur d'une solution (i.e. la somme des valeurs des objets présents)

- Les vidéos suivantes expliquent comment exprimer un problème de sac-à-dos à l'aide d'un problème de plus long chemin et d'utiliser la programmation dynamique pour le résoudre:

Sac-à-dos

INSTANCE : n objets avec des poids w_i et des valeurs c_i , une capacité entière W du sac-à-dos

SOLUTIONS RÉALISABLES : Un ensemble d'objets dont le poids total n'excède pas W

CRITÈRE : Maximiser la valeur d'une solution (i.e. la somme des valeurs des objets présents)

- Les vidéos suivantes expliquent comment exprimer un problème de sac-à-dos à l'aide d'un problème de plus long chemin et d'utiliser la programmation dynamique pour le résoudre:
 - <https://youtu.be/yUwTvJi03dw>
 - <https://youtu.be/4TWkUFvpwqY>
 - <https://youtu.be/nBX6gz7Ssj8>

Méthode générale

Méthode générale

- Trouver les sous Problèmes

Méthode générale

- Trouver les sous Problèmes
- Trouver la relation (écrire la formule de récurrence)

Méthode générale

- Trouver les sous Problèmes
- Trouver la relation (écrire la formule de récurrence)
- Trouver un ordre qui respecte la récurrence

Méthode générale

- Trouver les sous Problèmes
- Trouver la relation (écrire la formule de récurrence)
- Trouver un ordre qui respecte la récurrence
- Définir les cas de base

Méthode générale

- Trouver les sous Problèmes
- Trouver la relation (écrire la formule de récurrence)
- Trouver un ordre qui respecte la récurrence
- Définir les cas de base
- Remplir le tableau (la matrice) des valeurs

Méthode générale

- Trouver les sous Problèmes
- Trouver la relation (écrire la formule de récurrence)
- Trouver un ordre qui respecte la récurrence
- Définir les cas de base
- Remplir le tableau (la matrice) des valeurs
- Trouver la valeur optimale et retrouver le chemin pris pour l'obtenir: on a la solution optimale

Applications

Applications

Applications à de nombreux problèmes:

Applications

Applications à de nombreux problèmes:

- Plus court chemin

Applications

Applications à de nombreux problèmes:

- Plus court chemin
- Sac à dos

Applications

Applications à de nombreux problèmes:

- Plus court chemin
- Sac à dos
- Plus longue sous-séquence croissante

Applications

Applications à de nombreux problèmes:

- Plus court chemin
- Sac à dos
- Plus longue sous-séquence croissante
- Alignement de séquences et génétique

Applications

Applications à de nombreux problèmes:

- Plus court chemin
- Sac à dos
- Plus longue sous-séquence croissante
- Alignement de séquences et génétique
- Multiplication de matrices

Applications

Applications à de nombreux problèmes:

- Plus court chemin
- Sac à dos
- Plus longue sous-séquence croissante
- Alignement de séquences et génétique
- Multiplication de matrices
- Ensembles indépendants dans des arbres

Applications

Applications à de nombreux problèmes:

- Plus court chemin
- Sac à dos
- Plus longue sous-séquence croissante
- Alignement de séquences et génétique
- Multiplication de matrices
- Ensembles indépendants dans des arbres
- Etc

A vous de jouer !

- Exercices 1, 2 et 3 de la fiche de TD:
https://moodle.caseine.org/pluginfile.php/113485/mod_resource/content/1/TD.pdf

A vous de jouer !

- Exercices 1, 2 et 3 de la fiche de TD:
https://moodle.caseine.org/pluginfile.php/113485/mod_resource/content/1/TD.pdf
- Correction de l'exercice 1: <https://youtu.be/2Riuf79a0-0>

A vous de jouer !

- Exercices 1, 2 et 3 de la fiche de TD:
https://moodle.caseine.org/pluginfile.php/113485/mod_resource/content/1/TD.pdf
- Correction de l'exercice 1: <https://youtu.be/2Riuf79a0-0>
- Correction de l'exercice 2: <https://youtu.be/hHDH0whMzDY>

A vous de jouer !

- Exercices 1, 2 et 3 de la fiche de TD:
https://moodle.caseine.org/pluginfile.php/113485/mod_resource/content/1/TD.pdf
- Correction de l'exercice 1: <https://youtu.be/2Riuf79a0-0>
- Correction de l'exercice 2: <https://youtu.be/hHDH0whMzDY>
- Correction de l'exercice 3: <https://youtu.be/HP4JoXZKCmM>