

Algorithmes Branch & Bound

Module IAD/RP/RO

Master d 'informatique Paris 6

Philippe Chrétienne

Algorithmes Branch & Bound

- Cadre général d'application.
- Arborescence valide.
- Opérations sur les arborescences valides:
(troncature, séparation, évaluation, ajustement)
- Règles de dominance
- Un problème d'ordonnancement sur une machine: Minimiser la somme des retards

Problème d'optimisation

Définition :

Nom du problème : Π ;

Paramètres génériques (nombres, ensembles, fonctions, graphes, ...)

Un énoncé I de Π est une instantiation des paramètres génériques.

A chaque énoncé I correspond :

- un ensemble $S(I)$ de solutions "réalisables";
- une fonction "objectif" $f_I : S(I) \rightarrow \mathbb{N}^+$;

Résolution (cas d'une minimisation) :

Déterminer un algorithme A qui pour chaque énoncé I détermine une solution $s^*(I)$ de $S(I)$ telle que :

$\forall s \in S(I) : f_I(s^*(I)) \leq f_I(s)$.

Exemple.

Nom: **TSP** (voyageur de commerce)

Paramètres génériques :

- un **ensemble** de **n villes** $\{1,2,\dots,n\}$;
- une **matrice** $D_{n,n}$ des **distances** entre villes ;

Solutions réalisables d'un énoncé :

les **$(n-1)!$ permutations circulaires** $(i_1, i_2, \dots, i_n, i_1)$ des n villes ;

Fonction objectif :

$$f_I(i_1, i_2, \dots, i_n, i_1) = D(i_1, i_2) + D(i_2, i_3) + \dots + D(i_{n-1}, i_n) + d(i_n, i_1)$$

Résolution :

Déterminer un algorithme qui, pour chaque matrice D , calcule un tour de longueur minimale.

Algorithme Branch and Bound

Algorithme d'énumération (intelligemment guidée) résolvant un problème d'optimisation.

Ce type d'algorithme concerne les problèmes d'optimisation tels que le nombre de solutions réalisables (i.e: $\text{Card}(S(I))$) est exponentiel en la taille de I .

Exemple: TSP

Donnée: $D=[D(i,j)]$ est la matrice des distances entre les n villes
 $S(I)$ est l'ensemble des $(n-1)!$ tours $(i_1, i_2, \dots, i_n, i_1)$

Simplification des notations:

Dans la suite, on omettra dans les notations la référence à l'énoncé I .

X sera l'ensemble des solutions réalisables d'un énoncé ;

$f : X \rightarrow \mathbb{N}^+$ sera la fonction objectif à minimiser

Principe général:

Faire évoluer un **recouvrement** de l'espace des solutions,
(représenté par les **feuilles** d'une **arborescence**)
jusqu'à ce que tous les feuilles de l'arborescence soient
déclarées « **éliminées** ».

Le calcul de cette **suite d'arborescences valides** utilise:

- 1) des **fonctions d'évaluation** par **excès** et par **défaut**
de la valeur optimale de sous-ensembles des solutions,
- 2) des **règles de séparation** de sous-ensembles de solutions,
- 3) des **règles de dominance** entre sous-ensembles de solutions.

Arborescence valide

Notations:

$f^* = \text{Min}\{f(x) \mid x \in X\}$ est la valeur d'une solution optimale.

f^+ est une **évaluation par excès** de f^* (en général la valeur de la meilleure solution connue).

Une **arborescence valide** est une arborescence dont les feuilles représentent le **recouvrement courant de X** .

Remarque :

A partir de:

- la valeur courante de f^+ ;
- l'**évaluation par défaut** des feuilles;

certaines feuilles sont marquées « **éliminées** » car le sous-ensemble de solutions associé ne peut contenir de solution optimale.

A est une arborescence valide pour f^+ si:

- 1) les sommets de A correspondent à des parties de X;
(on note $X(s)$ la partie de X représentée par le sommet s de A),
- 2) la racine r de A correspond à X (soit $X(r)=X$);
- 3) si le sommet s a pour successeurs s_1, s_2, \dots, s_j , alors:
 $X(s)=X(s_1) \cup X(s_2) \cup \dots \cup X(s_j)$;
- 4) Certains sommets de A peuvent être marqués « éliminés »;
- 5) Si $f^* < f^+$, alors A possède une feuille non éliminée contenant une solution optimale;
- 6) A toute feuille s de A est associée un nombre $g(s)$ qui est une évaluation par défaut de la valeur de la meilleure solution de $X(s)$:
c'est-à-dire : $\forall x \in X(s), g(s) \leq f(x)$

Opérations sur les arborescences valides

Troncature: Eliminer une feuille.

Séparation: Définir des **successeurs** s_1, \dots, s_p pour une feuille s de A tels que $X(s) = \bigcup_{i \in \{1..p\}} X(s_i)$;
on pose alors $g(s_i) = g(s)$.

Evaluation: Calculer pour une feuille s une **nouvelle valeur** de l'évaluation par défaut $g(s)$ **strictement plus grande**.

Ajustement: Calculer une solution x^+ telle que $f(x^+) < f^+$ et
faire **$f^+ := f(x^+)$**

Algorithme Branch & Bound:

Suite **finie** d'opérations de **troncature**, **séparation**, **évaluation** ou **ajustement**

- à partir de l'arborescence réduite à sa racine (arborescence valide pour $f^+ = +\infty$ et $g(X) = -\infty$ (ou mieux si possible!))
- telle que toutes les feuilles de la **dernière arborescence valide** sont **éliminées**.

Remarque:

Pour l'**arborescence valide finale**, on a nécessairement $f^+ = f^*$ (propriété (5) des arborescences valides).

Troncatures induites par les évaluations et les ajustements.

Soit A une arborescence valide et soit s une feuille de A.

- 1) Si $g(s) > f^+ = f(x^+)$, alors on peut **éliminer** s.
- 2) Si $\forall x \in X(s), f(x) \geq f^+$, alors on peut **éliminer** s.

Règles de dominance

Les règles de dominance fournissent des **conditions suffisantes** pour **éliminer** des sommets de l'arborescence valide en cours. Elles sont de 2 types:

Soit s une feuille d'une arborescence valide A .

S'il existe $X' \subset X(s)$ tel que $\forall x \in X(s), \exists x' \in X': f(x') \leq f(x)$, alors on peut

- 1) **séparer s en u et v** tels que $X(u) = X'$ et $X(v) = X(s) \setminus X'$,
- 2) **éliminer v** .

Soient u et v deux feuilles d'une arborescence valide A .

Si $\forall x \in X(u), \exists y \in X(v): f(y) \leq f(x)$, alors on peut **éliminer u** .

Principe de séparation

Soit s une feuille d'une arborescence valide A .

Les fils de s sont alors s_1, s_2, \dots, s_k où:

$\forall j \in \{1..k\}, X(s_j) = \{x \in X(s) / p_j(x) \text{ est vrai}\}$

Une séparation de s se fait à partir des propriétés

p_1, p_2, \dots, p_k de $X(s)$ telles que:

$\forall x \in X(s), x$ satisfait p_1 ou p_2 ou ... ou p_k .

Remarques:

- 1) Souvent les propriétés p_1, p_2, \dots, p_k induisent des parties 2 à 2 disjointes de $X(s)$.
- 2) Souvent $k=2$.

Le choix du prochain sommet à séparer peut être réalisé de diverses façons, les 2 suivantes sont les plus utilisées:

Profondeur:

On choisit la feuille **la plus récemment créée** de l'arborescence valide en cours

Remarques:

- 1) Une **pile** permet d'implémenter efficacement cette règle de choix
- 2) Cette règle permet d'obtenir **rapidement** des solutions réalisables.

Evaluation minimale:

On choisit la feuille s dont l'évaluation $g(s)$ est minimale

Remarques:

- 1) Une **file de priorité** (tas) permet d'implémenter efficacement cette règle de choix
- 2) Cette règle favorise l'obtention de **bonnes solutions**

Un exemple: minimiser la somme des retards d'un ensemble de tâches exécutées sur une machine

Données: un ensemble $E = \{T_1, T_2, \dots, T_n\}$ de n tâches
une machine M
 $\forall i, p_i$: durée de l'exécution de T_i sur M
 d_i : deadline de la tâche T_i .

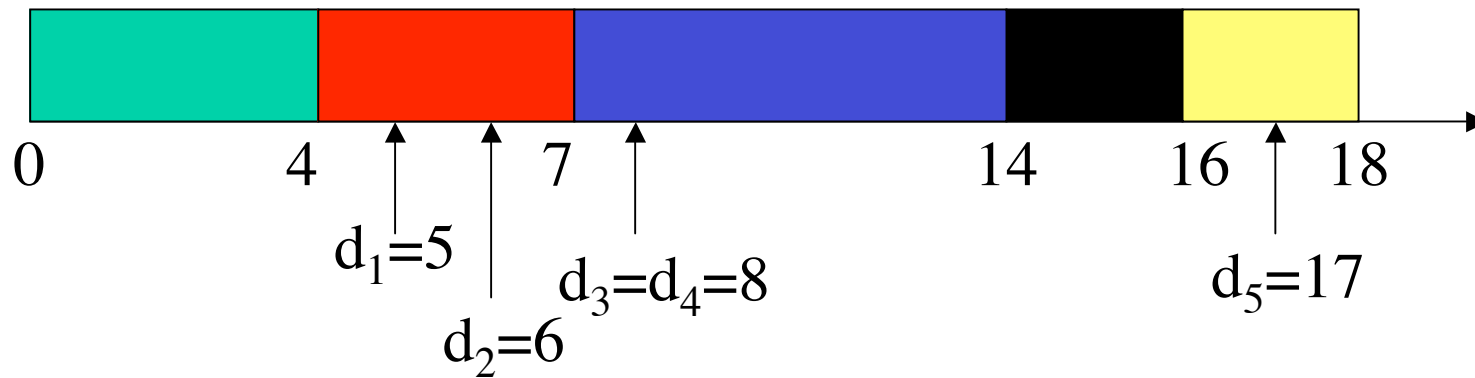
Problème: Déterminer un séquençement de l'exécution des
 n tâches sur M tel que la somme des retards des
tâches soit minimale.



Un énoncé: 5 tâches

tâche	T_1	T_2	T_3	T_4	T_5
durée	4	3	7	2	2
deadline	5	6	8	8	17

Un séquençement: $(T_1, T_2, T_3, T_4, T_5)$



$$F((T_1, T_2, T_3, T_4, T_5)) = 0 + 1 + 6 + 8 + 1$$

Un **sommet** de l'arborescence correspond à une **liste fixée**
 $D=(T(i_1), \dots T(i_r))$ des **r dernières tâches** du séquencement :

la tâche $T(i_r)$ est exécutée à $\theta - p(T(i_r))$,

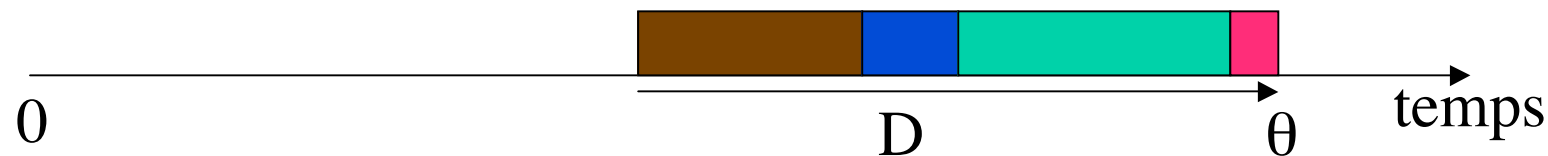
la tâche $T(i_{r-1})$ est exécutée à $\theta - [p(T(i_r)) + p(T(i_{r-1}))]$,

.....

la tâche $T(i_1)$ est exécutée à $\theta - [p(T(i_r)) + \dots + p(T(i_1))]$,

où $\theta = \sum_{i=1}^n p(T_i)$.

Les (n-r) premières tâches ne sont pas arbitrées



La **racine** correspond à la liste vide : $D = ()$.

Séparation:

On sépare le sommet associé à D sur la **dernière tâche** de la partie **non encore arbitrée** :

si $D= (T(i_1), \dots T(i_r))$, alors le sommet est séparé en les $n-r$ sommets associés à $(T_j)D, j \notin \{i_1, \dots i_r\}$.

Evaluation par défaut.

Soit D la liste des dernières tâches associée à une feuille s .

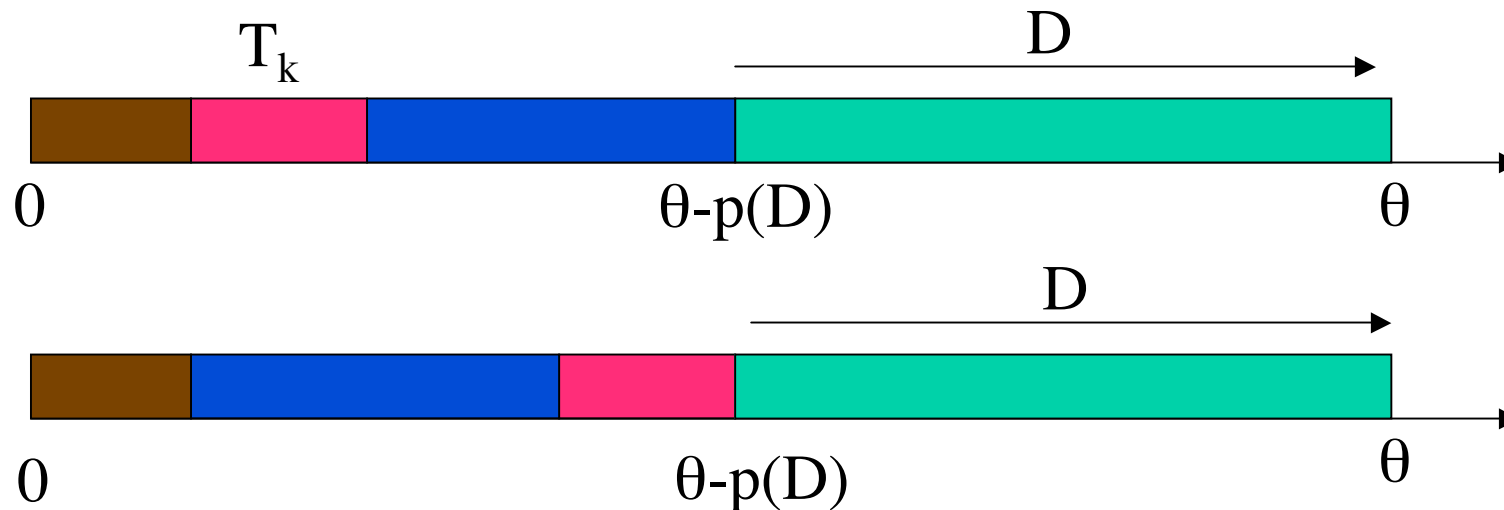
L'évaluation $g(s)$ est la **somme des retards des tâches de D** .

Première règle de dominance:

Soit s une feuille caractérisée par la liste D .

Soit T_k une tâche n'appartenant pas à D .

Si $d_k \geq \theta - p(D)$, alors les séquençements caractérisés par la liste $(T_k).D$ sont dominants dans $X(s)$.



Si une feuille s est caractérisée par la liste D , on note
 $T(D)$ l'ensemble des tâches de D et
 $R(D)$ le retard lié aux tâches de D .

Deuxième règle de dominance

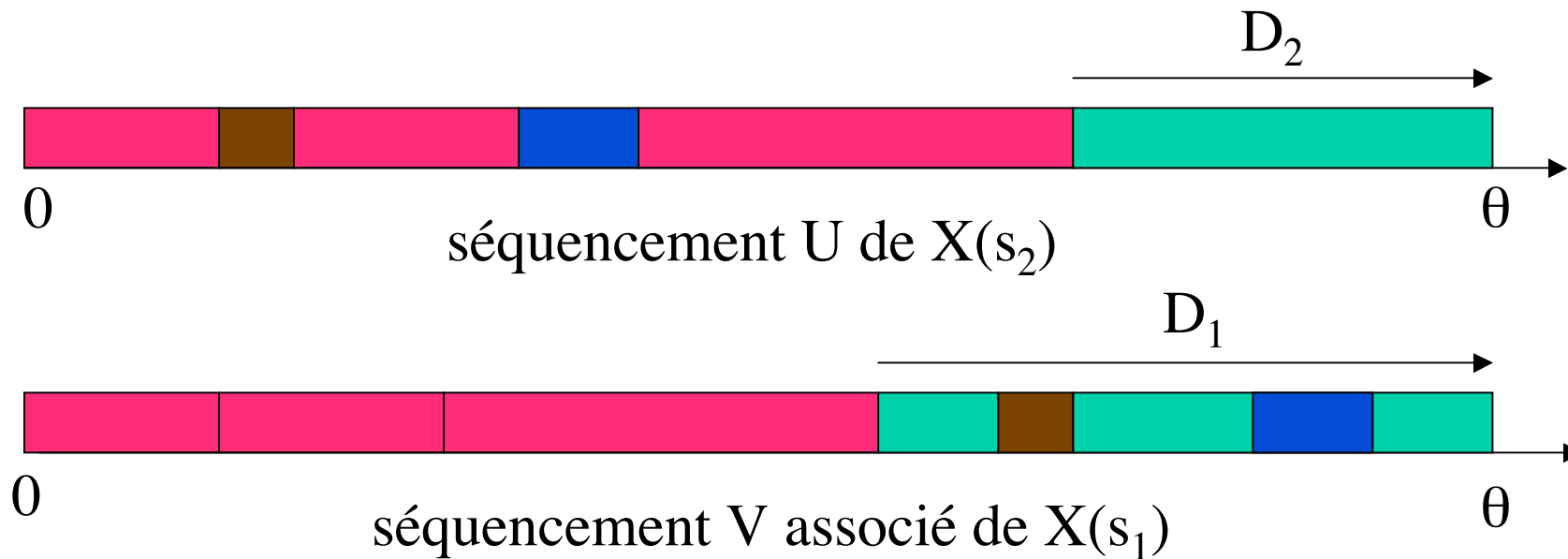
Considérons deux feuilles s_1 et s_2 caractérisées par les listes respectives D_1 et D_2 .

Si $R(D_2) \geq R(D_1)$ et $T(D_2) \subset T(D_1)$ alors s_1 domine s_2 .

On part d'un séquençement quelconque U de $X(s_2)$;

On construit un meilleur séquençement V de $X(s_1)$.

Si F est une sous-ensemble de tâches et si x est un séquençement, on note $R_x(F)$ la somme des retards des tâches de F dans le séquençement x .



Les tâches rouges (de $E \setminus T(D_1)$) sont

- soit ordonnancées à la même date ;
- soit avancées;

donc $R_V(E \setminus T(D_1)) \leq R_U(E \setminus T(D_1))$.

$$R_U(E) = R(D_2) + R_U(T(D_1) \setminus T(D_2)) + R_U(E \setminus T(D_1)).$$

$$R_V(E) = R(D_1) + R_V(E \setminus T(D_1)).$$

Il en résulte que V est meilleur que U .

