

Complexité et Algorithmique

- ISIMA, 2F2 & 2F3
- Christophe Duhamel & Philippe Lacomme

Plan du Cours

- Complexité algorithmique
- Conception d'algorithmes
- Problèmes combinatoires
- Problèmes d'ordonnancement
- Problèmes de transport

Planning du cours

- Complexité : 1 cours
- Ordonnancement : 4 cours, 4 TP
- Transport : 4 cours, 4 TP

	Cours	thème	TP 2F2	TP 2F3	thème
S37	14/09/10	complexité			
S38	21/09/10	ordo			
S39	28/09/10	ordo	28/09/10	01/10/10	ordo
S40	05/10/10	ordo	05/10/10	08/10/10	ordo
S41	12/10/10	ordo	12/10/10	15/10/10	ordo
S42	19/10/10	transport	19/10/10	22/10/10	ordo
S43	Toussaint				
S44	02/11/10	transport	02/11/10	05/11/10	transport
S45	09/11/10	transport	09/11/10	12/11/10	transport
S46	16/11/10	transport	16/11/10	19/11/10	transport
S47			23/11/10	26/11/10	transport
S49			30/11/09	02/12/09	transport

1. Complexité Algorithmique

- Motivations
- Définitions
- Principales classes de complexité
- Calcul de complexité

1.1 Motivations

- Concevoir un algorithme, c'est bien
- Connaître les limites de l'algo, c'est mieux !
- Limites :
 - Préconditions
 - Postconditions
 - Temps de calcul
 - Taille mémoire
 - Communications

1.1 Motivations

- Efficacité d'un algorithme
 - Les performances sont importantes lorsque l'algo constitue un goulot d'étranglement du système
 - Volumétrie importante (grande taille de données)
 - Nombre élevé d'appels (algo utilisé souvent)
 - Contraintes sur le temps de réponse
- Contextes typiques
 - Systèmes embarqués, temps-réel
 - Logiciels de calcul
 - Fouille de données

1.1 Motivations

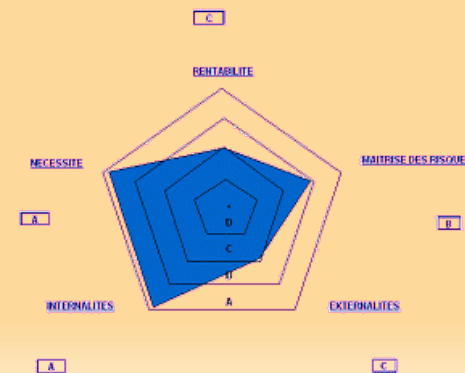
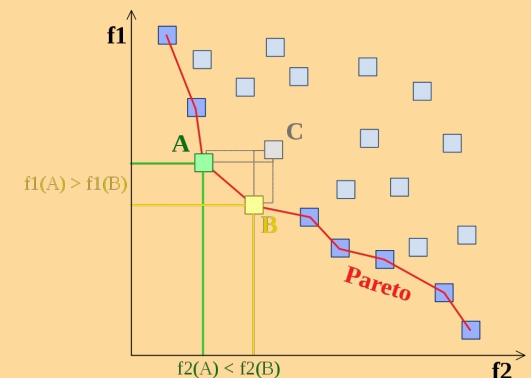
- Comparaison d'algorithmes
 - Plusieurs algos pour résoudre le même problème
 - Lequel est le meilleur ?
 - Selon quel critère ?
 - Dans quel contexte ?
 - Sur quel type de données ?

1.1 Motivations

- Analyse a priori
 - Formulation mathématique pour le critère
 - + meilleure compréhension de l'algo
 - - obtention parfois complexe
- Analyse a posteriori
 - Outils de profilage, de tests (unitaires, couverture...)
 - + utilisation simple
 - - algorithme = boîte noire, délai d'obtention
- Ici, analyse a priori

1.1 Motivations

- Trouver des critères d'analyse pertinents
 - Indépendants de la plateforme, du langage
 - Discriminants
 - Permettant une analyse rigoureuse
- Possibilité d'analyse multicritères
 - Dominance
 - Front de Pareto
 - Agrégation de critères...



1.1 Motivations

- Critères d'analyse
 - Temps de calcul → nombre d'opérations effectuées
 - Taille mémoire → quantité de mémoire consommée
 - Communications → nombre d'octets émis/reçus
- Typiquement : temps de calcul
- On va s'intéresser à la complexité temporelle des algorithmes

1.2 Définitions

- Analyse du temps de calcul : complexité temps
 - Nombre d'opérations élémentaires effectuées en fonction des données du problème
- Nécessite de définir
 - Une opération élémentaire
 - La taille du problème

1.2 Définition

- Opération élémentaire
 - Opération caractéristique de l'algorithme étudié
- Exemples
 - Recherche dans un tableau (ZZ1) : accès, comparaison
 - Tri d'un tableau (ZZ1) : comparaison, déplacement
 - Produit scalaire : multiplication
 - Minimisation : évaluation d'un point, calcul du gradient
 - Calcul du PGCD : division, modulo
 - Enveloppe convexe : test d'un point

1.2 Définition

- Taille du problème
 - Grandeur caractéristique utilisée par l'algorithme
- Exemples
 - Recherche dans un tableau (ZZ1) : taille du tableau
 - Tri d'un tableau (ZZ1) : taille du tableau
 - Produit scalaire : dimension
 - Minimisation : -
 - Calcul du PGCD : taille des nombres
 - Enveloppe convexe : dimension, nombre de points

1.2 Définition

- Trois types de complexité
 - Dans le pire des cas
 - Instance pathologique pour l'algo
 - Utilisé le plus souvent car donne une borne supérieure
 - Dans le meilleur des cas
 - Instance "parfaite" pour l'algo
 - En moyenne
 - Pas d'hypothèse sur l'instance
 - Plus compliquée à calculer
 - Donne une idée plus proche du comportement réel

1.2 Définitions

- La complexité est donc une formule en fonction de la taille du problème
- Elle peut être compliquée
 - Exemple : $f(n, m) = 3n + m^2 - 5m/n + 2\log(n + 3) + m^{5/n}$
 - Précis mais peu pratique
- Ordre de grandeur
 - Expression simplifiée, montrant l'évolution
 - Même comportement limite que la formule
 - Simplifie les comparaisons et analyses

1.3 Classes de complexité

- Ordre de grandeur

- Notation o : $f(x) = o(g(x))$ si $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{g(x)} = 0$
 - f croît plus lentement que g

- Exemples

- $\sin(x) = o(x)$ $17x^2 + \sqrt{3x-4} = o(x^4)$

- Notation O : $f(x) = O(g(x))$ si $\exists k tq \forall x > x_0, f(x) < k g(x)$
 - f dominée par g à partir d'un certain point

- Exemples

- $\sin(x) = O(x)$ $\sin(x) = O(1)$

- O moins précis et plus simple à obtenir que o
- O est suffisant en général

1.3 Classes de complexité

- Notations

- Notation \sim : $f(x) \sim g(x)$ si $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{g(x)} = 1$

- f et g sont globalement similaires

- Exemples

- $17x^2 + \sqrt{3x-4} \sim 17x^2$

- on se concentre sur le terme dominant
 - ne fonctionne pas pour les fonctions trigonométriques (Taylor !)

- Autres notations

- Notation Θ
 - Notation Ω

1.3 Classes de complexité

- On va rester sur O
 - On va chercher la fonction g la plus "approchante"
 - $\exists k tq \forall x > x_0, f(x) < k g(x)$ et $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{g(x)} = k$
 - on se concentre sur le terme dominant dans f
 - on essaie de l'approcher au mieux
 - Exemple
 - $17x^2 + \sqrt{3x-4} = O(x^2)$
 - $\sin(x) = O(1)$

1.3 Classes de complexité

- Principales classes de complexité
 - $O(1)$ constante
 - $O(\log x)$ superlinéaire (logarithmique, etc.)
 - $O(x)$ linéaire
 - $O(x \log x)$ n-log-n
 - $O(x^2)$ quadratique
 - $O(x^3)$ cubique
 - $O(2^x)$ exponentielle
 - $O(x!)$ factorielle

1.3 Classes de complexité

- Évolution de la quantité de calculs

n	$\log n$	n	$n \log n$	n^2	n^3	2^n	$n!$
10	3,3	10	$3,3 \times 10$	10^2	10^3	10^3	$3,6 \times 10^6$
10^2	6,6	10^2	$6,6 \times 10^2$	10^4	10^6	$1,3 \times 10^{30}$	$9,3 \times 10^{157}$
10^3	10	10^3	$1,0 \times 10^4$	10^6	10^9		
10^4	13	10^4	$1,3 \times 10^5$	10^8	10^{12}		
10^5	17	10^5	$1,7 \times 10^6$	10^{10}	10^{15}		
10^6	20	10^6	$2,0 \times 10^7$	10^{12}	10^{18}		

1.3 Classes de complexité

- Évolution du temps de calcul
 - Un problème de taille n
 - Un ordinateur d'une puissance de 10^9 flops

n	10^2	10^3	10^6
$O(n)$	$<1\ s$	$<1\ s$	$<1\ s$
$O(n^3)$	$<1\ s$	$1\ s$	$32\ ans$
$O(n^5)$	$10\ s$	$11\ jours$	$3 \cdot 10^{13}\ ans$
$O(2^n)$	$3 \cdot 10^{14}\ ans$	$10^{281}\ siècles$	$10^{3 \cdot 10^5}\ siècles$

1.3 Classes de complexité

- Remarques

- Pour des problèmes de petite taille, les termes constants ne doivent pas être négligés

- Exemple

- $0,00001 n^3$ vs. n^2
- Mais on compare toujours sur l'asymptotique...

- Conséquence

- Rechercher l'algo offrant la meilleure complexité
- Techniques pour réduire la complexité

1.4 Calcul de complexité

- Calcul de la complexité
 - Évaluer le nombre d'opérations élémentaires
 - Considérer chaque étape de l'algorithme
 - Faire la somme des appels
 - Dédurre l'ordre de grandeur
- Nécessite de connaître quelques formules
 - Sommations
 - Récurrences
 - Limites

1.4 Calcul de complexité

- Rappels sur les séries

1.4 Calcul de complexité

- Rappels sur les relations de récurrence

1.4 Calcul de complexité

- Rappels sur les limites

1.4 Calcul de complexité

- Exercices
 - Addition, multiplication matricielle
 - Recherche linéaire, dichotomique, interpolation
 - Tri insertion, sélection, rapide, histogramme

2. Conception d'Algorithmes

3. Problèmes NP-complets

- Complexité d'un problème
 - Souvent plusieurs algorithmes possibles
 - Complexité du meilleur algorithme associé
 - Exemples :
 - Recherche dans un tableau
 - $O(n)$ si pas trié
 - $O(\log n)$ si trié
 - Tri dans un tableau
 - $O(n \log n)$
 - Résolution de systèmes linéaires
 - $O(n^2)$

3. Problèmes NP-complets

- Complexité d'un problème
 - Permet de connaître la classe d'un problème
 - Prouver qu'on ne peut faire mieux est complexe
 - Beaucoup de problèmes ouverts
 - Multiplication matricielle
 - Test de primalité
 - Programmation linéaire
 - Problèmes combinatoires...

3. Problèmes NP-complets

- Au final, 2 catégories de problèmes
 - Les problèmes "faciles"
 - faible complexité : $O(1) \rightarrow O(n^k)$
 - existence d'algorithmes efficaces (pour k petit !)
 - Les problèmes "difficiles"
 - forte complexité : $O(2^n)$, $O(n!)$
 - absence d'algorithmes efficaces
 - souvent avec une structure combinatoire

3. Problèmes NP-complets

- Problèmes de décision
 - Leur réponse est oui / non
 - Utilisés pour la définition des classes P et NP
 - Exemples
 - PREMIER(a) : le nombre a est-il un premier ?
 - CONNEXE(G) : G est-il connexe ?
 - PCC(G, p) : le chemin p est-il le plus court ?
- Problèmes d'optimisation traités "par la bande"

3. Problèmes NP-complets

- Classe **P** (polynômial)
 - Problèmes de décision qui peuvent être résolus par un algorithme fortement polynômial
 - Fortement polynômial = indépendant de la grandeur
 - Exemples
 - CONNEXE(G) : algo de parcours BFS
 - CHEMIN(G,o,d) : algo de parcours BFS
 - PREMIER(a) : algo de Aggarwal *et al.*

3. Problèmes NP-complets

- Classe **NP** (polynômial non-déterministe)
 - Problèmes de décision qui peuvent être résolus par un algorithme non-déterministe fortement polynômial
 - Définition plus compliquée que pour **P**
 - À chaque étape, l'algorithme a plusieurs choix
- Réponse "oui" : il existe une séquence de branchements tels que l'algorithme trouve
- Réponse "non" : quelque soit la séquence de branchements, l'algorithme ne trouve pas

3. Problèmes NP-complets

- Classe **NP**

- Exemples

- HAMILTONIEN(G,o,d) : existe-t-il un chemin hamiltonien de o à d dans G ?
 - COLORATION(G,k) : G peut-il être colorié avec k couleurs ?
 - SAT(f,x) : existe-t-il un vecteur x satisfaisant f ?

- De petites modifications peuvent changer la classe

- 3-SAT est de classe **NP**, 2-SAT est de classe **P**
 - EULERIEN(G,o,d) est de classe **P**

3. Problèmes NP-complets

- Relation **P** \leftrightarrow **NP**
 - Trivialement **P** dans **NP**
 - "qui peut le plus, peut le moins"
- Question ouverte : **P = NP** ?
 - on cherche depuis 30 ans
 - un des 7 problèmes du Millennium Prize
 - à vous de répondre !

3. Problèmes NP-complets

- **Classe Indécidable**

- Problèmes pour lesquels on ne connaît pas on ne connaît pas d'algorithme qui réponde en un nombre fini d'étape
- Exemple
 - $\text{HALT}(P)$: le programme P se termine-t-il ?
 - $\text{DIOPHANTE}(E)$: l'équation diophantienne E a-t-elle une solution ?

3. Problèmes NP-complets

- Classe **Co-NP**

- Étant donné un problème, son complémentaire consiste à échanger les réponses
- Exemple
 - COMPOSE(a) : le nombre a est-il composé ?
 - PREMIER(a) : le nombre a est-il premier ?
 - change radicalement la nature de la question (il existe / quelque soit)
- Un problème est dans **Co-NP** si le complémentaire est dans **NP**

3. Problèmes NP-complets

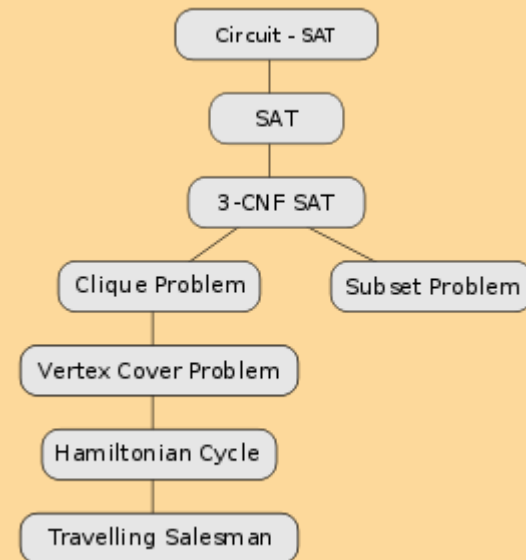
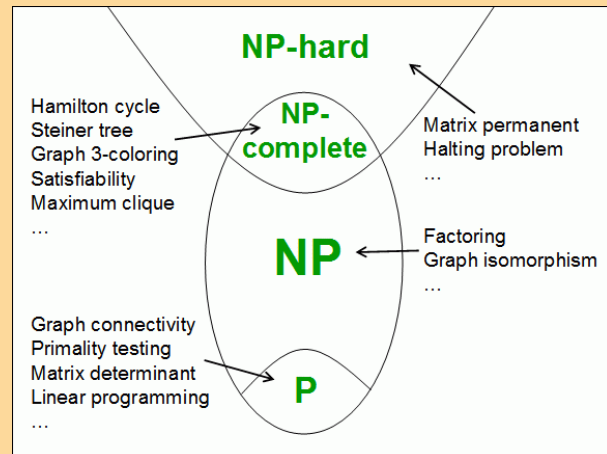
- Réduction
 - Deux problèmes A et P_2
 - Une transformation $f : A \rightarrow B$
 - un algorithme pour B résoud les instances de A
 - Si f est polynômiale
 - réduction polynômiale
 - si B est **P** alors A est **P**
- Classe **NP-difficile**
 - Si tout problème **NP** peut se réduire poly à A

3. Problèmes NP-complets

- **Classe NP-complet**
 - Problème **NP-difficile** qui est dans **NP**
 - Intérêt
 - un algo pour un problème **NP-complet** peut, de fait, résoudre tous les problèmes **NP**
 - s'il existe un algo polynômial pour un problème **NP-complet**, alors **P** = NP
- Théorème de Cook (1971) : SAT est **NP-complet**
- Karp (1972) : 21 problèmes **NP-complets**

3. Problèmes NP-complets

- Classe **NP-complet**
 - Karp (1972) : 21 problèmes **NP-complets**
 - Garey & Johnson (1979) : livre-référence



3. Problèmes NP-complets

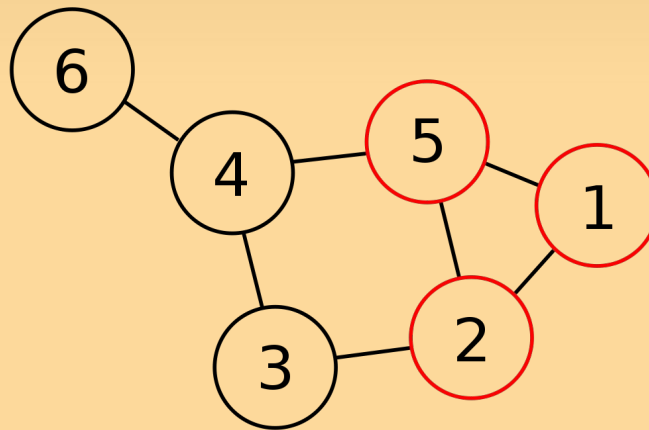
- SAT(f)
 - Une formule booléenne est une expression (à base de AND, OR, NOT et ()) de variables booléennes
 - Forme Normale Conjonctive
 - conjonction de clauses (disjonctions de littéraux)
 - ex : $f = (\neg x_1 \vee x_2 \vee x_3 \vee \neg x_4) \wedge (\neg x_2 \vee x_5) \wedge (\neg x_3 \vee x_4 \vee \neg x_5)$
 - Existe-t-il un vecteur satisfaisant la formule ?
 - ex : (F F F V V)
- Problème fondamental de la classe **NP-complet**
- Applications pratiques (logique, électronique...)

3. Problèmes NP-complets

- 3-SAT(f)
 - Idem à SAT avec des clauses d'au plus 3 littéraux
 - Exemple : $f(x) = (\neg x_1 \vee x_2 \vee x_3) \wedge (\neg x_2 \vee x_3) \wedge (x_1 \vee x_2 \vee \neg x_3)$
 - Existe-t-il un vecteur satisfaisant la formule ?
 - Exemple : (F F V)
- Par contre 2-SAT est dans la classe **P**

3. Problèmes NP-complets

- CLIQUE(G, k)
 - On considère un graphe non orienté $G=(V, E)$
 - Sous-graphe complet

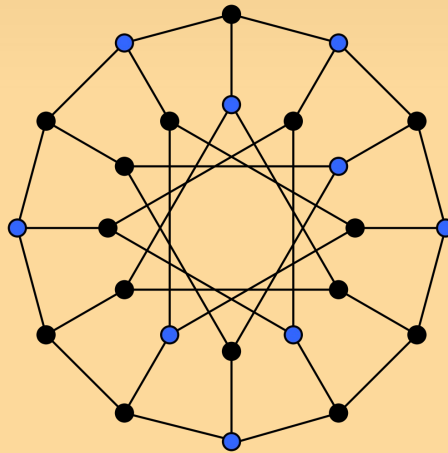


- Existe-t-il une clique de cardinalité k ?
- Par la suite, trouver une clique de card. maximum

3. Problèmes NP-complets

- STABLE(G, k)

- On considère un graphe non orienté $G=(V, E)$
- Ensemble de sommets 2 à 2 non adjacents

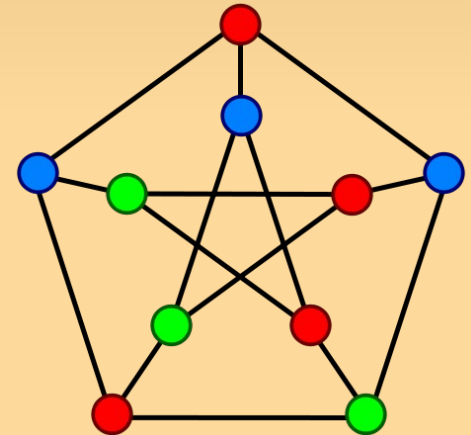


- Existe-t-il un stable de cardinalité k ?
- Aussi, trouver un stable de cardinalité maximum
- Le stable et la clique sont complémentaires

3. Problèmes NP-complets

- COLORATION(G, k)

- On considère un graphe non orienté $G=(V, E)$
- Affecter une couleur à chaque sommet
 - deux sommets adjacents ont une couleur \neq

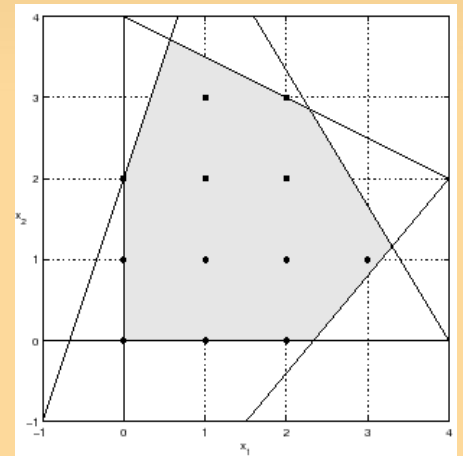


- Existe-t-il une coloration avec k couleurs ?
- Aussi, trouver le nombre minimal de couleurs
- Note : 4 couleurs suffisent pour un graphe planaire

3. Problèmes NP-complets

- PLNE 0-1

- On considère un PL avec des variables de décision
 - $x_i = 0 \rightarrow$ on ne prend pas la décision i
 - $x_i = 1 \rightarrow$ on prend la décision i



- Le système admet-il une solution ?
- Par la suite, trouver une solution optimale
- PL est **P**, PLNE 0-1 est **NP-complet**

3. Problèmes NP-complets

■ SUBSET-SUM

- On a un ensemble de n entiers $E = \{e_1 \dots e_n\}$
- On a un entier S
- Existe-t-il une partie de E non vide de somme S ?
- Exemple : $E = \{-3, -1, 2, 6\}$
 - pour $S=0$, pas de solution
 - pour $S = 1$, $E' = \{-1, 2\}$
 - pour $S=2$, $E' = \{2\}$ ou $\{-3, -1, 6\}$

3. Problèmes NP-complets

- SAC-A-DOS(c, p, P)
 - On considère n objets d'intérêt c_i et de poids p_i
 - On a une limite de poids total P
 - Existe-t-il une combinaison d'objets de poids P ?
 - Aussi, trouver un ensemble viable d'intérêt max
 - Exemple : $O = \{(1,2)(8,10)(7,3)(4,1)\}$
 - $P=12$, $O' = \{(1,2)(7,3)(4,1)\}$, intérêt = 12, poids = 6

3. Problèmes NP-complets

- Liens entre SUBSET-SUM et SAC-A-DOS
 - SAC-A-DOS peut résoudre SUBSET-SUM
 - On garde la contrainte de capacité
 - L'intérêt d'un entier est sa valeur
 - Si la solution de SAC-A-DOS sature la contrainte alors c'est une solution de SUBSET-SUM
 - Sinon SUBSET-SUM n'a pas de solution
- SUBSET-SUM est un problème d'existence
- SAC-A-DOS est un problème d'optimisation

3.1 Méthodes exactes

- Méthodes d'énumération
 - Forte complexité
 - Limitées à certains problèmes et à certaines tailles
- Programmation Linéaire en Nombres Entiers
 - Reprend le formalisme de la PL
 - Considère des variables entières, modélisant
 - des quantités entières
 - des décisions

3.1 Méthodes exactes

- Variables de décision $x_i \in \{0, 1\}$
 - Ne peuvent prendre que deux valeurs : 0 ou 1
 - $x_i = 1$ on prend la décision i
 - $x_i = 0$ on ne prend pas la décision i
- Modélise "simplement" des situations booléennes
- Toute variable entière peut s'exprimer en décision
 - $x \in \mathbb{N} \rightarrow x = \sum_{i=1 \dots k} 2^i y_i$ avec $y_i \in \{0, 1\}$

3.1 Méthodes exactes

- Résolution d'un PLNE
 - Branch & Bound (séparation / évaluation)
 - On relâche le problème des contraintes d'intégrité
 - On résoud le problème relâché
 - Si la solution est fractionnaire
 - il existe au moins une variable fractionnaire
 - on effectue un branchement dessus
 - stratégie récursive

3.1 Méthodes exactes

- Stratégies évoluées
 - Branch & Cut (génération de coupes)
 - Branch & Price (génération de colonnes)
 - Relaxation lagrangienne
 - Méthodes de décomposition
 - Dantzig-Wolfe
 - Benders
 - décomposition lagrangienne, ...
- Programmation dynamique, ...

3.2 Méthodes approchées

- Les problèmes sont de classe NP
 - Temps de calcul explose sur les grosses instances
 - Se tourner vers des méthodes approchées
 - on ne garantit plus l'optimalité de la solution
 - on réduit fortement les temps de calcul
 - compromis entre le temps et la qualité

4. Problèmes d'ordonnancement

5. Problèmes de transport

- Transport de biens / personnes
-
- Composante essentielle de la société moderne
 - Charbon puis pétrole : essor du transport moderne
 - plus rapide : réduction des délais de transport
 - plus loin : accès à de nouveaux marchés, délocalisation
 - plus sûr : maîtrise des aléas
 - davantage : augmentation des quantités transportées
 - Massification des transports

5. Problèmes de transport

- Environnement fortement concurrentiel
 - Mécanisme de bourse au transport
 - Répondre aux offres de transport
 - Offrir les meilleures prestations de transport
 - Délais, coûts
 - Savoir rapidement si une offre est intéressante
 - Augmentation du bénéfice
 - Respect de la nouvelle demande
 - Respect des demandes existantes

5. Problèmes de transport

- Trois entités en jeu
 - Client : quantité, origine, destination, dates...
 - Véhicule : capacité, vitesse...
 - Réseau : urbain / routier, distances
- Dimensions
 - Nombre de demandes, de véhicules
- Prétraitement
 - Calcul du chemin entre chaque point
 - Réduction au sous-graphe des points

5. Problèmes de transport

- Exemples de problématiques
 - Organiser des tournées de transport (ex : la Poste)
 - collecte, livraison, collecte + livraison
 - gestion de la flotte de véhicules
 - satisfaire tous les clients
 - Organiser des lignes régulières (ex : bus, train)
 - point d'arrêt, fréquence
 - gestion de la flotte de véhicules
 - satisfaire le plus de clients possible

5. Problèmes de transport

- Problèmes de transport en Aide à la Décision
 - De problèmes simples
 - Plus court chemin
 - Problème de transport
 - Flot maximal, flot de coût minimal
 - À des problèmes difficiles
 - Voyageur de commerce
 - Tournées de véhicules
 - Transport à la demande

5. Problèmes de transport

- Plus Court Chemin (PCC)
 - Étant donné un graphe $G=(S,A)$ muni de coût sur les arcs, trouver le plus court chemin d'un sommet origine o à un sommet destination d
 -
 - coût positifs : Dijkstra, Bellman
 - coût négatifs (sans cycle) : Bellman
 - problème polynômial

5. Problèmes de transport

- PCC : Dijkstra
 - 2 ensembles de sommets
 - S_1 : sommets validés
 - S_2 : sommets non traités
 - labels de distance : π

on peut ajouter une structure pour stocker le sommet qui connecte chaque sommet dans l'arbre des PCC

```
1. // initialisation
2.  $S_1 \leftarrow \{\}$ 
3.  $S_2 \leftarrow S$ 
4.  $\pi_s \leftarrow 0$ 
5.  $\pi_i \leftarrow \infty, \forall i \neq s$ 
6. // boucle d'expansion
7. tant que
8.      $S_2 \neq \{\}$ 
9.          $i \leftarrow \operatorname{argmin}_{j \in S_2} \{\pi_j\}$ 
10.         $S_1 \leftarrow S_1 \cup \{i\}$ 
11.         $S_2 \leftarrow S_2 - \{i\}$ 
12.         $\forall (i, j) \in A$ 
13.            si  $\pi_j > \pi_i + c_{ij}$ 
14.                 $\pi_j \leftarrow \pi_i + c_{ij}$ 
15.            fin si
16.        fin forall
17. fin tant que
```

5. Problèmes de transport

- PCC : Bellman
 - L liste des sommets modif
 - propage le label aux voisins
 - labels de distance : π

on peut ajouter une structure pour stocker le sommet qui connecte chaque sommet dans l'arbre des PCC

```

1. // initialisation
2.  $\pi_s \leftarrow 0$ 
3.  $\pi_i \leftarrow \infty, \forall i \neq s$ 
4.  $L \leftarrow \{s\}$ 
5.
6. // boucle de correction
7. tant que
8.     choisir  $L \neq \{ \}$ 
9.          $i \in L$ 
10.     $\forall (i,j) \in A$       alors
11.         $\pi_j > \pi_i + c_{ij}$ 
12.         $\pi_j \leftarrow \pi_i + c_{ij}$       alors
13.             $j \notin L$ 
14.            fin si  $L \leftarrow L \cup \{j\}$ 
15.        fin si
16.    fin forall
17. fin tant que
    
```


5. Problèmes de transport

- Présence de cycle négatif : pas d'optimalité
 - rechercher un PCC élémentaire
 - NP-difficile
 -
- Méthodes exactes
 - Programme linéaires en nombres entiers
 - Programmation dynamique

5. Problèmes de transport

- Problème de Transport
 - Étant donné un graphe biparti $G=(S1,S2,A)$ muni de quantités sur les sommets et de coûts unitaires sur les arcs, trouver le flot de coût minimal permettant de router les entités de $S1$ vers $S2$

5. Problèmes de transport

- Problème de Flot Maximal
 - Étant donné un graphe $G=(S,A)$ muni de capacité sur les arcs, trouver le flot maximal d'un sommet origine o à un sommet destination d
 - problème polynomial
 - algorithme de Ford-Fulkerson
 - algorithme de push-relabel

5. Problèmes de transport

- Problème de Flot de Coût Minimal
 - Étant donné un graphe $G=(S,A)$ muni de capacité et de coût unitaire sur les arcs, trouver le flot de coût minimal routant q unités d'un sommet origine o à un sommet destination d
 - problème polynomial
 - algorithme de suppression de cycle négatif
 - algorithme de plus courts chemins successifs

5. Problèmes de transport

- Problème du Voyageur de Commerce
 - Travelling Salesman Problem (TSP)
 - Étant donné un graphe $G=(S,A)$ muni de coût sur les arcs, trouver un cycle hamiltonien de coût minimal
 - problème NP-complet
 - méthodes exactes
 - programmation linéaire en nombres entiers, coupes
 - méthodes approchées
 - heuristiques, métaheuristiques

Le TSP

- Un des problèmes phares de la RO
 - Presque toutes les méthodes exactes et approchées ont été testées dessus
 - Permet donc de connaître le potentiel d'une nouvelle méthodes
- Intérêt multiple
 - industriel : au coeur de presque toutes les problématiques de transport
 - académique : un des problèmes complexes le plus simples
 - ludique : simple à comprendre / visualiser

Le TSP

- Exemple
 - Concours dans les années 50

Le TSP

- À la base de nombreuses variantes
 - sur les distances
 - euclidiennes ou non
 - normes L_1 , L_2 , L_∞
 - symétrique, asymétrique
 - complet ou non
 - sur les contraintes
 - possibilité ou non de virages
 - précedence entre certains noeuds

5. Problèmes de transport

- Problème des Tournées de Véhicules
 - Étant donné un graphe $G=(S,A)$ muni de coût sur les arcs,

5. Problèmes de transport

- Problème de Transport à la Demande
 - Étant donné un graphe $G=(S,A)$ muni de coût sur les arcs,