

## TD décomposition de Benders

### Décomposition de Benders. Algorithme des coupes de Benders.

Soit (P) le problème en variables mixtes suivant :

$$\max z = x_1 + 2x_2 + \frac{3}{2}y_1 + 2y_2$$

Sous les contraintes  $\begin{cases} \frac{3}{2}x_1 + x_2 + y_1 + y_2 \leq 2 \\ x_1 - x_2 + y_1 + 2y_2 \leq 1 \\ x \in X = \{0,1\}^2, y_1 \geq 0, y_2 \geq 0 \end{cases}$

1° Ecrire  $SP(x)$  le sous-problème en  $x$  (fixé) et son dual  $DSP(x)$ . On notera  $u_1, u_2$  les variables duales.

2° Appliquer la méthode de décomposition de Benders et l'algorithme de coupes. On mettra  $t \leq 10$  comme coupe initiale.

Pour résoudre  $DSP(x)$ , on utilisera l'algorithme du simplexe. On partira de la base  $u_1, u_3$  (variable d'écart).

3° A la fin de l'algorithme, donner la solution de (P).

4° A la dernière itération de l'algorithme des coupes de Benders, vérifier que le dual du sous-problème admet plusieurs solutions optimales. Ecrire le sous-problème qui permet d'obtenir une coupe de Benders pareto-optimale et le résoudre. Comparer la coupe de Benders obtenue avec celle obtenue à la question 2.

### **Correction**

1° Le sous-problème est :

$$SP(x) = \max_y \frac{3}{2}y_1 + 2y_2$$

Sous les contraintes  $\begin{cases} y_1 + y_2 \leq 2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2 \\ y_1 + 2y_2 \leq 1 - x_1 + x_2 \\ y_1 \geq 0, y_2 \geq 0 \end{cases}$

Le dual est

$$DSP(x) = \min_u u_1 \left( 2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2 \right) + u_2 (1 - x_1 + x_2)$$

Sous les contraintes  $\begin{cases} u_1 + u_2 \geq \frac{3}{2} \\ u_1 + 2u_2 \geq 2 \\ u_1 \geq 0, u_2 \geq 0 \end{cases}$

2° Algorithme des coupes de Benders

#### Itération 0.

On résout le problème maître :

$$\max z = x_1 + 2x_2 + t$$

Sous les contraintes  $\begin{cases} t \leq 10 \\ x \in \{0,1\}^2 \end{cases}$

On trouve rapidement  $x_1=x_2=1$  et  $t=10$ .

On résout donc  $DSP(1,1)$ .

$$DSP(1,1) = \min_u w = -\frac{1}{2}u_1 + u_2$$

Sous les contraintes 
$$\begin{cases} u_1 + u_2 \geq \frac{3}{2} \\ u_1 + 2u_2 \geq 2 \\ u_1 \geq 0, u_2 \geq 0 \end{cases}$$

On le résout par l'algorithme primal du simplexe. On rajoute les variables d'écart  $u_3, u_4 \geq 0$ . Les contraintes deviennent.

$$\begin{cases} u_1 + u_2 - u_3 = \frac{3}{2} \\ u_1 + 2u_2 - u_4 = 2 \\ u_1 \geq 0, u_2 \geq 0, u_3 \geq 0, u_4 \geq 0 \end{cases}$$

Partons, par exemple, de la solution de base  $u_1=2, u_3=1/2, u_2=u_4=0$ . On obtient le tableau suivant :

Base	U1	U2	U3	U4	
U3	0	1	1	-1	= 1/2
U1	1	2	0	-1	= 2
	0	2	0	-1/2	= 1 + w

On minimise donc on cherche une variable de coût réduit  $< 0$ . On trouve  $u_4$ .  $u_4$  rentre en base. Dans la colonne  $u_4$  sur les lignes correspondant aux deux contraintes, il n'y a pas de coefficient  $> 0$  donc le minimum est non borné ( $-\infty$ ) car la variable  $u_4$  peut augmenter indéfiniment sans que les variables de base  $u_1$  et  $u_3$  ne deviennent  $< 0$ . Cherchons cette direction  $v$  de décroissance.

D'après le tableau, on a :

$$\begin{cases} u_1 + 2u_2 - u_4 = 2 \\ u_2 + u_3 - u_4 = \frac{1}{2} \end{cases}$$

En fixant  $u_2=0$  on obtient :

$$\begin{cases} u_1 = 2 + u_4 \\ u_3 = \frac{1}{2} + u_4 \end{cases}$$

Du coup, partant du point courant  $\begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ \frac{1}{2} \\ 0 \end{pmatrix}$  et en allant dans la direction donnée par le vecteur  $v$  de

coordonnée  $v_4=1$ , et  $v_1=1, v_3=1, v_2=0$  on reste réalisable et la fonction  $w$  décroît. Les coefficients  $v_1=1, v_3=1$  de cette direction s'obtiennent en faisant passer la colonne de la variable  $u_4$  de l'autre côté du signe = i.e. en prenant les opposés des coefficients dans la colonne  $u_4$ .

Les points de la demi-droite  $\begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ \frac{1}{2} \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  satisfont les deux contraintes d'égalité et les quatre

contraintes de non-négativité quelque-soit  $\alpha \geq 0$ . On peut vérifier aussi que la fonction objectif dans cette direction s'écrit  $w = -1 - \frac{1}{2}\alpha$  qui décroît indéfiniment quand  $\alpha$  tend vers  $+\infty$ .

On revient à notre problème à 2 variables  $u_1$  et  $u_2$ . On a trouvé une direction  $v = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$  du polyèdre des contraintes du dual DSP(x). Donc on va rajouter la coupe de Benders :  $1 \times \left(2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2\right) + 0 \times (1 - x_1 + x_2) \geq 0$  afin de ne plus avoir de fonction objectif du dual qui décroisse dans cette direction.

Itération 1.

On résout le problème maître :

$$\max z = x_1 + 2x_2 + t$$

$$\text{Sous les contraintes } \begin{cases} t \leq 10 \\ 2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2 \geq 0 \\ x \in \{0,1\}^2 \end{cases}$$

On trouve une nouvelle solution  $x_1=0, x_2=1$  et  $t=10$ .

On résout donc DSP(0,1).

$$DSP(0,1) = \min_u w = u_1 + 2u_2$$

$$\text{Sous les contraintes } \begin{cases} u_1 + u_2 \geq \frac{3}{2} \\ u_1 + 2u_2 \geq 2 \\ u_1 \geq 0, u_2 \geq 0 \end{cases}$$

On le résout par l'algorithme primal du simplexe. On rajoute les variables d'écart  $u_3, u_4 \geq 0$ .

Repartons de la solution de base  $u_1=2, u_3=1/2, u_2=u_4=0$ . On obtient le tableau suivant :

Base	U1	U2	U3	U4	
U3	0	1	1	-1	= 1/2
U1	1	2	0	-1	= 2
	0	0	0	1	= -2 + w

Cette fois on voit que la base est optimale (coûts réduits  $\geq 0$ ) et l'optimum est  $w=2$ .

On revient à notre problème à 2 variables  $u_1$  et  $u_2$ . On a trouvé la solution  $u_1=2$  et  $u_2=0$ .

Comme  $t=10 > w=2$ , on n'a pas fini et on va rajouter la coupe de Benders  $t \leq 2 \times \left(2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2\right) + 0 \times (1 - x_1 + x_2)$ .

On note que l'on a un minorant de la valeur du problème (P) en additionnant la valeur de l'objectif en  $x=(0,1)$  du problème maître  $x_1+2x_2=2$  et la valeur du sous-problème en  $x=(0,1)$  soit  $SP(0,1)=2$ , ce qui fait au total 4.

Itération 2.

On résout le problème maître :

$$\max z = x_1 + 2x_2 + t$$

$$\text{Sous les contraintes } \begin{cases} t \leq 10 \\ 2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2 \geq 0 \\ t \leq 4 - 3x_1 - 2x_2 \\ x \in \{0,1\}^2 \end{cases}$$

On trouve une nouvelle solution  $x_1=0, x_2=1$  et  $t=2$ . La valeur du problème maître courant est 4. Comme on a atteint le minorant 4 de la valeur de (P) (voir au-dessus), on a résolu (P).

3° Reconstituer la solution de (P)

La solution est  $x_1=0, x_2=1$  pour les variables  $x$ . Pour retrouver les variables  $y$  on peut utiliser les variables duales du sous-problème et les écarts complémentaires. On avait trouvé  $u_1=2$  et  $u_2=0$ .

$u_1$  n'est pas nulle donc la première contrainte de  $SP(0,1)$  est saturée :  $y_1+y_2=1$ .

On voit aussi que la première contrainte du dual n'est pas saturée ce qui entraîne que  $y_1=0$ .

D'où finalement  $y_1=0$  et  $y_2=1$ .

On peut vérifier que les objectifs du primal et du dual coïncident  $2=3/2y_1+2y_2$ .

#### 4° Coupe pareto-optimale

Dans le dernier tableau du simplexe du sous-problème, le coût réduit de la variable hors-base  $u_2$  est nul. Donc on peut augmenter  $u_2$  jusqu'à  $\min\{1/2, 1\} = 1/2$  sans que la valeur de l'objectif ne change. Donc il y a de multiples solutions optimales.

Cherchons un point  $x^\circ$  dans l'intérieur relatif de l'enveloppe convexe de  $X$  :

$$\frac{1}{4}\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{1}{4}\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \frac{1}{4}\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{1}{4}\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

Pour trouver une coupe de Benders pareto-optimale, on résout le problème suivant :

$$\min_u u_1 \left( 2 - \frac{3}{2} \times \frac{1}{2} - \frac{1}{2} \right) + u_2 \left( 1 - \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \right) = \frac{3}{4}u_1 + u_2$$

Sous les contraintes  $\begin{cases} u_1 + u_2 \geq \frac{3}{2} \\ u_1 + 2u_2 \geq 2 \\ u_1 + 2u_2 = 2 \\ u_1 \geq 0, u_2 \geq 0 \end{cases}$

On a rajouté la contrainte  $u_1 + 2u_2 = 2$  pour chercher parmi les solutions optimales de DSP(0,1). La solution optimale unique est  $u_1=1$  et  $u_2=1/2$ . On trouve la coupe de Benders  $t \leq \left( 2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2 \right) + \frac{1}{2}(1 - x_1 + x_2)$  qui n'est pas dominée sur  $X = \{0,1\}^2$ .

Cependant le point  $x = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ , on l'a vu, n'est pas réalisable pour (P).

Prenons  $x^\circ$  dans l'intérieur relatif de l'enveloppe convexe des points de  $X$  privé de  $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  :

$$\frac{1}{3}\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{1}{3}\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \frac{1}{3}\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

Cette fois, on doit minimiser la fonction suivante :

$$\min_u u_1 \left( 2 - \frac{3}{2} \times \frac{1}{3} - \frac{1}{3} \right) + u_2 \left( 1 - \frac{1}{3} + \frac{1}{3} \right) = \frac{7}{6}u_1 + u_2$$

Sous les mêmes contraintes.

Ce qui donne comme solution optimale  $u_2=1/2$  et  $u_1=1$  et on retrouve la même coupe de Benders  $t \leq \left( 2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2 \right) + \frac{1}{2}(1 - x_1 + x_2) = \frac{1}{2}(5 - 4x_1 - x_2)$ .

Comparons les 2 coupes induites par  $u_1=2, u_2=0$  et  $u_1=1, u_2=1/2$  sur  $X$  :

$(x_1, x_2)$	$u = (2 \ 0); t \leq 2 \left( 2 - \frac{3}{2}x_1 - x_2 \right)$	$u = (1 \ \frac{1}{2}); t \leq \frac{1}{2}(5 - 4x_1 - x_2)$
(0,0)	$t \leq 4$	$t \leq 2 + \frac{1}{2}$
(1,0)	$t \leq 1$	$t \leq \frac{1}{2}$
(0,1)	$t \leq 2$	$t \leq 2$
(1,1)	$t \leq -1$	$t \leq 0$

La coupe induite par  $u_1=2$  et  $u_2=0$ , n'est pas dominée et ce grâce au point  $x=(1,1)$ . Par contre, si on retire ce point  $x=(1,1)$  qui, on l'a vu à la question 2, n'est pas réalisable, la coupe induite par  $u_2=1/2$  et  $u_1=1$  est bien plus intéressante, car le membre droit de l'inégalité est toujours inférieur ou égal.

Décomposition de Benders - Coupe pareto-optimale.

On considère le problème quadratique en 0-1 :

$$\max_x 3x_1 + 2x_2 + 4x_3 + 5x_1x_2 + 3x_1x_3 + 4x_2x_3$$

$$\begin{cases} 2x_1 + 2x_2 + x_3 \leq 3 \\ x_1 \leq x_3 \\ x_i \in \{0,1\} \quad i = 1,2,3 \end{cases}$$

On linéarise le problème :

$$\max_{x,y,t} 3x_1 + 2x_2 + 4x_3 + t$$

$$\text{Sous contrainte} \begin{cases} t \leq 5y_{12} + 3y_{13} + 4y_{23} \\ y_{12} \leq x_1 \\ y_{12} \leq x_2 \\ y_{13} \leq x_1 \\ y_{13} \leq x_3 \\ y_{23} \leq x_2 \\ y_{23} \leq x_3 \\ 2x_1 + 2x_2 + x_3 \leq 3 \\ x_1 \leq x_3 \\ y_{ij} \geq 0 \quad \forall 1 \leq i < j \leq 3 \\ x_i \in \{0,1\} \quad i = 1,2,3 \\ t \geq 0 \end{cases}$$

Pour  $x$  fixé on note  $SP(x)$  le sous-problème :

$$\max_y 5y_{12} + 3y_{13} + 4y_{23}$$

$$\text{Sous-contrainte} \begin{cases} y_{12} \leq x_1 \\ y_{12} \leq x_2 \\ y_{13} \leq x_1 \\ y_{13} \leq x_3 \\ y_{23} \leq x_2 \\ y_{23} \leq x_3 \\ y_{ij} \geq 0 \quad \forall 1 \leq i < j \leq 3 \end{cases}$$

**Q1-** Ecrire  $DSP(x)$ , le dual de  $SP(x)$  .

**Q2-** Pour  $x=(1,0,1)$  résoudre  $DSP(x)$  et montrer que l'inégalité  $t \leq x_1 + 9x_2 + 2x_3$  est une coupe de Benders.

**Q3-** Pour  $x=(1,0,1)$   $DSP(x)$  admet plusieurs solutions optimales. Donner une coupe de Benders pareto-optimale.

La comparer avec la coupe précédente sur tous les  $x$  réalisables.

Correction.

**Q1-**

DSP(x), le dual de SP(x), s'écrit :

$$\min_{\alpha, \beta, \gamma} \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \beta_1 x_1 + \beta_3 x_3 + \gamma_2 x_2 + \gamma_3 x_3$$

$$\text{Sous contrainte} \begin{cases} \alpha_1 + \alpha_2 \geq 5 \\ \beta_1 + \beta_3 \geq 3 \\ \gamma_2 + \gamma_3 \geq 4 \\ \alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_3, \gamma_2, \gamma_3 \geq 0 \end{cases}$$

**Q2-**

DSP(1,0,1)

$$\min_{\alpha, \beta, \gamma} \alpha_1 + \beta_1 + \beta_3 + \gamma_3$$

$$\text{Sous contrainte} \begin{cases} \alpha_1 + \alpha_2 \geq 5 \\ \beta_1 + \beta_3 \geq 3 \\ \gamma_2 + \gamma_3 \geq 4 \\ \alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_3, \gamma_2, \gamma_3 \geq 0 \end{cases}$$

Pour minimiser on prend  $\alpha_1 = 0, \gamma_3 = 0$ , dans l'objectif il reste  $\beta_1 + \beta_3$ . La 2<sup>ème</sup> contrainte implique  $\beta_1 + \beta_3 = 3$ . Donc la valeur optimale du problème est 3. Il y a plusieurs solutions : si on prend  $\beta_1 = 1, \beta_3 = 2$ , et  $\alpha_2 = 5, \gamma_2 = 4$ , on trouve la coupe  $t \leq x_1 + 9x_2 + 2x_3$ .

**Q3-**

L'ensemble des  $x$  réalisables est  $\left( \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$ . Considérons  $x^0 = \begin{pmatrix} \frac{1}{5} \\ \frac{2}{5} \\ \frac{3}{5} \end{pmatrix}$  qui est dans

l'intérieur (relatif) de l'enveloppe convexe des 5 points  $x$  réalisables. Pour l'obtenir : faire la combinaison convexe des 5 points avec 1/5 comme poids pour chacun.

Pour trouver une coupe pareto-optimale on résout :

$$\min_{\alpha, \beta, \gamma} \alpha_1 \frac{1}{5} + \alpha_2 \frac{2}{5} + \beta_1 \frac{1}{5} + \beta_3 \frac{3}{5} + \gamma_2 \frac{2}{5} + \gamma_3 \frac{3}{5}$$

$$\text{Sous contrainte} \begin{cases} \alpha_1 + \alpha_2 \geq 5 \\ \beta_1 + \beta_3 \geq 3 \\ \gamma_2 + \gamma_3 \geq 4 \\ \alpha_1 + \beta_1 + \beta_3 + \gamma_3 = 3 \\ \alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_3, \gamma_2, \gamma_3 \geq 0 \end{cases}$$

C'est le problème DSP( $x^0$ ) avec la contrainte pour récupérer les solutions optimales de DSP(1,0,1).

La valeur optimale du problème est 4,2. La solution est  $\alpha_1 = 0, \gamma_3 = 0, \beta_1 = 3, \beta_3 = 0, \alpha_2 = 5, \gamma_2 = 4$ . Ce qui donne la coupe  $t \leq 3x_1 + 9x_2$ .

Comparons les coupes, celle-ci et celle de la question précédente, sur les  $x$  réalisables.

$x$	Coupe pareto-optimale	Coupe question 2
(0,0,0)	$t \leq 0$	$t \leq 0$
(0,1,0)	$t \leq 9$	$t \leq 9$
(0,0,1)	$t \leq 0$	$t \leq 2$
(1,0,1)	$t \leq 3$	$t \leq 3$
(0,1,1)	$t \leq 9$	$t \leq 11$

On voit que la coupe pareto-optimale n'est pas dominée par la coupe de la question 2 (ce qui est prévu par le théorème de cours). La coupe de la question 2 est dominée mais cela est fortuit (le théorème ne

prétend pas cela). Avec de la chance, on peut obtenir (sans le savoir) une coupe de Benders pareto-optimale sans passer par la procédure du théorème. Ici, ce n'est pas le cas.

### Exercice3 : décomposition de Benders

Soit le graphe suivant :

$G=(V,E)$  avec  $V=\{1,2,3,4\}$  et l'ensemble des arcs  $E=\{(1,2),(1,3),(2,4),(2,3),(3,2),(3,4)\}$ .

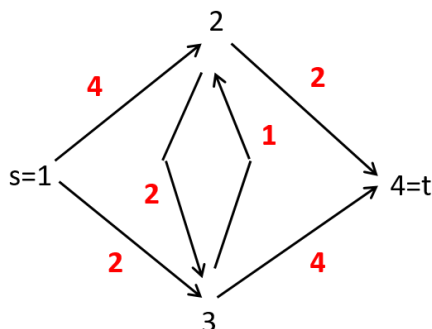
Chaque  $e \in E$  est valué par une valeur  $c_e > 0$  indiquée sur le dessin ci-dessous.

A chaque  $e$  est alloué une deuxième valeur  $d_e > 0$  donnée dans le tableau suivant :

e	(1,2)	(1,3)	(2,4)	(2,3)	(3,2)	(3,4)
$d_e$	1	5	5	4	3	1

$d_e$  peut être interprété comme un surcoût qui viendrait s'ajouter à la valeur  $c_e$  de l'arc  $e$ . Conférer le problème (Pb) ci-dessous et la suite.

On note  $s=1$  et  $t=4$ .



On considère le problème (Pb) suivant :

$$\max_{x,y} y_4 - y_1$$

$$\text{Sous contraintes} \begin{cases} y_2 - y_1 \leq 4 + x_{12} \\ y_3 - y_1 \leq 2 + 5x_{13} \\ y_3 - y_2 \leq 2 + 4x_{23} \\ y_2 - y_3 \leq 1 + 3x_{32} \\ y_4 - y_2 \leq 2 + 5x_{24} \\ y_4 - y_3 \leq 4 + x_{34} \\ x_{12} + x_{13} + x_{23} + x_{32} + x_{24} + x_{34} \leq 2 \\ x_{ij} \in \{0,1\} \quad \forall (i,j) \in E, \quad y_i \in \mathbb{R} \quad \forall i \in V \end{cases}$$

Pour  $x$  fixé, on considère le sous-problème  $SP(x)$  :

$$\max_y y_4 - y_1$$

$$\text{Sous contraintes} \begin{cases} y_2 - y_1 \leq 4 + x_{12} \\ y_3 - y_1 \leq 2 + 5x_{13} \\ y_3 - y_2 \leq 2 + 4x_{23} \\ y_2 - y_3 \leq 1 + 3x_{32} \\ y_4 - y_2 \leq 2 + 5x_{24} \\ y_4 - y_3 \leq 4 + x_{34} \\ y_i \in \mathbb{R} \quad \forall i \in V \end{cases}$$

Notons que dans ce sous-problème les variables  $y$  n'ont pas de contrainte de signe.

Q1° - Ecrire  $DSP(x)$  le problème dual de  $SP(x)$ . Les variables duales  $u_{ij}$  seront indexées par les arcs du graphe.

Attention : les variables  $y$  sans signe engendrent des contraintes d'égalité dans le dual.

Vérifier que  $DSP(x)$  est un problème de plus court chemin de  $s=1$  à  $t=4$ . Donner les poids attachés aux arcs dans ce problème de plus court chemin. (4 pts)

On résout (Pb) par la méthode de décomposition de Benders. A une itération donnée, on a déjà généré 2 coupes de Benders et on a le problème maître suivant :



$$\max_{x,t} t$$

$$\text{Sous contraintes} \begin{cases} t \leq 6 + x_{12} + 5x_{24} \\ t \leq 6 + 5x_{13} + x_{34} \\ x_{12} + x_{13} + x_{23} + x_{32} + x_{24} + x_{34} \leq 2 \\ x_{ij} \in \{0,1\} \quad \forall (i,j) \in E \end{cases}$$

La solution optimale est  $x_{13}=x_{24}=1$  (et les autres  $x$  nuls) et  $t=11$ .

Q2°- Résoudre DSP(x) pour la solution  $x$  optimale précédente du problème maître. Donner la coupe de Benders induite que l'on doit ajouter au problème maître. Et donner l'encadrement de la valeur de (Pb). (4 pts)

### Exercice 3- Correction

Q1 (4 pt). DSP(x) est

$$\min_u z = u_{12}(4 + x_{12}) + u_{13}(2 + 5x_{13}) + u_{23}(2 + 4x_{23}) + u_{32}(1 + 3x_{32}) + u_{24}(2 + 5x_{24}) + u_{34}(4 + x_{34})$$

$$\text{Sous contraintes} \begin{cases} -u_{12} - u_{13} = -1 & (1) \\ u_{12} + u_{32} - u_{23} - u_{24} = 0 & (2) \\ u_{13} + u_{23} - u_{32} - u_{34} = 0 & (3) \\ u_{24} + u_{34} = 1 & (4) \\ u_{12}, u_{13}, u_{32}, u_{23}, u_{24}, u_{34} \geq 0 \end{cases}$$

On achemine un flot valant 1 de  $s=1$  (équation (1)) à  $t=4$  (équation (4)). Les équations (2) et (3) étant les lois de conservation du flot traversant les sommets 2 et 3. On cherche l'acheminement de moindre coût total. Les coûts ou poids sont associés à chaque arc et sont dans la fonction  $z$  :  $(4 + x_{12})$  pour l'arc  $(1,2)$ ,  $(2 + 5x_{13})$  pour l'arc  $(1,3)$  etc...

Q2 (4 pt).

Pour  $x_{13}=x_{24}=1$  (et les autres  $x$  nuls), on doit résoudre DSP(x) c'est-à-dire chercher le plus court chemin de  $s=1$  à  $t=4$  pour les poids :

Arcs	(1,2)	(1,3)	(2,3)	(3,2)	(2,4)	(3,4)
poids	4	7	2	1	7	4

Le plus court chemin est  $1 \rightarrow 2 \rightarrow 3 \rightarrow 4$  et vaut 10. Autrement dit la solution optimale est :

$$u_{12} = 1, u_{13} = 0, u_{32} = 0, u_{23} = 1, u_{24} = 0, u_{34} = 1$$

La coupe de Benders à ajouter est donc  $t \leq 10 + x_{12} + 4x_{23} + x_{34}$

Une borne inférieure de (Pb) est 10 car  $z=10$  et il n'y a pas de coefficients sur les variables  $x$  dans l'objectif de (Pb).

La valeur du problème maître courant donne une borne supérieure de (Pb) et cette valeur est 11 car  $t=11$  et il n'y a pas de coefficients associés aux variables  $x$  dans (Pb).

Commentaire. On peut interpréter ce problème de la façon suivante. Un joueur 1 (attaquant) dispose d'un budget pour pénaliser 2 arcs du graphe. Le joueur 2 doit se rendre du sommet 1 au sommet 4. Suite à l'attaque, le joueur 2 réagit toujours en choisissant le plus court chemin du sommet 1 au sommet 4. Au total, le joueur 1 cherche les 2 arcs qui maximiseront la valeur du plus court chemin (de 1 à 4).

## Localisation d'entrepôt sans contraintes de capacité (Uncapacited Facility Location problem UFL)

Soient  $n$  entrepôts,  $m$  clients. Chaque client doit être affecté à un unique entrepôt. Un client ne peut être affecté à un entrepôt que si ce dernier est ouvert. Le coût d'ouverture d'un entrepôt  $j$  est  $c_j$ . Le coût de raccordement d'un client  $i$  à un entrepôt  $j$  est  $q_{ij}$ . On doit ouvrir des entrepôts (parmi les  $n$  disponibles) de telle sorte que les coûts d'ouverture et de raccordement des clients aux entrepôts est minimum. Le problème se modélise par un programme linéaire en variables 0-1 :

variables  $x_j=1$  si entrepôt  $j$  est ouvert,  $=0$  sinon ;  $y_{ij}=1$  si le client  $i$  est raccordé à l'entrepôt  $j$ ,  $=0$  sinon.

$$(P^{UFL}_{0-1}) \quad \min \sum_{j=1}^n c_j x_j + \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n q_{ij} y_{ij}$$

sous les contraintes

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n y_{ij} = 1 & i = 1, \dots, m \\ y_{ij} \leq x_j & i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n \\ x_j, y_{ij} \in \{0,1\} & i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n \end{cases}$$

La première famille de contraintes sont les contraintes d'affectation d'un client  $i$  ( $i=1$  à  $m$ ), à exactement un des entrepôts.

La deuxième famille impose que l'on ne peut raccorder un client  $i$  à un entrepôt  $j$  que si ce dernier est ouvert ( $x_j=1$ ).

Attention, ici problème de minimisation, donc adapter le cours sur les coupes de Benders qui en maximisation.

Pour  $x$  (0-1) fixé, on peut relâcher la contrainte d'intégrité sur  $y$  sans rien changer. De plus, le problème de minimisation en  $y$  se décompose par client. On note  $SP_i(x)$  le sous-problème relatif au client  $i$ .

$$SP_i(x) \quad \min_y \sum_{j=1}^n q_{ij} y_{ij}$$

sous les contraintes

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n y_{ij} = 1 \\ y_{ij} \leq x_j & j = 1, \dots, n \\ y_{ij} \geq 0 & j = 1, \dots, n \end{cases}$$

On remarque que la solution de ce problème est de raccorder le client  $i$  à l'entrepôt ouvert ( $x_j=1$ ) et de coût  $q_{ij}$  minimum.

On rappelle la notation  $a^+ = \max\{0, a\}$ .

**Q1-** Montrer que le dual de  $SP_i(x)$  est le programme suivant :

$$DSP_i(x) \quad \max_{\lambda, \pi} \lambda_i - \sum_{j=1}^n \pi_{ij} x_j$$

Sous contraintes

$$\begin{cases} \lambda_i - \pi_{ij} \leq q_{ij} & j = 1, \dots, n \\ \lambda_i \text{ sans signe}, \pi_{ij} \geq 0 & j = 1, \dots, n \end{cases}$$

**Q2-** Montrer que la solution du dual  $DSP_i(x)$  est :

$$\lambda_i = \min\{q_{ij} : j \text{ t. q. } x_j = 1\}$$

$$\pi_{ij} = 0 \text{ si } x_j = 1, \pi_{ij} = (\lambda_i - q_{ij})^+ \text{ si } x_j = 0$$

Dans la solution précédente, si tous les  $x_j$  sont nuls (pas d'entrepôt ouvert) le min pour calculer  $\lambda_i$  est sur l'ensemble vide donc  $\lambda_i = +\infty$ . C'est donc que le primal  $SP_i(x)$  n'a pas de solution (ce que l'on vérifie facilement).

On va chercher les coupes de Benders qui empêchent les  $x$  t.q.  $SP_i(x)$  n'a pas de solution.

On met une variable artificielle  $s \geq 0$  sur les contraintes de  $SP_i(x)$  et l'on minimise  $s$ . Le minimum de  $s$  est  $\leq 0 \Leftrightarrow SP_i(x)$  a une solution. Le dual de ce problème (minimiser  $s$ ) est simplement  $DSP_i(x)$  dans lequel on a remplacé le second membre des contraintes par 0 et ajouter une contrainte de normalisation du vecteur des variables duales. Ce qui donne :

$DSP_i^o(x)$

$$\max_{\lambda, \pi} \lambda_i - \sum_{j=1}^n \pi_{ij} x_j$$

Sous contraintes

$$\begin{cases} |\lambda_i| + \sum_{j=1}^n \pi_{ij} \leq 1 \\ \lambda_i - \pi_{ij} \leq 0 \quad j = 1, \dots, n \\ \lambda_i \text{ sans signe}, \pi_{ij} \geq 0 \quad j = 1, \dots, n \end{cases}$$

**Q3-** Vérifier que s'il y a au moins un  $x_j=1$ , le max est 0. Ce qui est normal car  $SP_i(x)$  a toujours au moins une solution dans ce cas.

Vérifier que si  $x_j=0 \forall j$  alors la solution optimale est  $\lambda_i = \frac{1}{n+1} = \pi_{ij} \forall j = 1, \dots, n$ .

En déduire la coupe de Benders  $1 \leq \sum_{j=1}^n x_j$ .

Revenons maintenant au cas où  $SP_i(x)$  a une solution i.e.  $x \neq 0$ . A priori, il y a une coupe de Benders induite pour chaque vecteur  $x$  en 0-1 soit  $2^n - 1$  (si on enlève le vecteur nul  $x=0$ ).

On classe les  $q_{ij} \quad j=1, \dots, n$  par ordre croissant  $q_{ij_1} \leq q_{ij_2} \leq \dots \leq q_{ij_n}$ .

**Q4-** En vous appuyant sur la question 2, montrer que les coupes de Benders, relatives au sous-problème  $SP_i(x)$ , que l'on doit générer sont en nombre polynomial  $n$  et qu'elles sont de la forme :

$$\left\{ \begin{array}{l} t_i \geq q_{ij_1} \\ t_i \geq q_{ij_2} - (q_{ij_2} - q_{ij_1})x_{j_1} \\ t_i \geq q_{ij_3} - (q_{ij_3} - q_{ij_1})x_{j_1} - (q_{ij_3} - q_{ij_2})x_{j_2} \\ \vdots \\ t_i \geq q_{ij_n} - (q_{ij_n} - q_{ij_1})x_{j_1} - (q_{ij_n} - q_{ij_2})x_{j_2} - \dots - (q_{ij_n} - q_{ij_{n-1}})x_{j_{n-1}} \end{array} \right.$$

**Q5-** En déduire une formulation de UFL avec pour seules variables, les variables  $x$  en 0-1 et les  $t_i \quad i=1, \dots, m$ , et avec un nombre de contraintes (linéaires) égal à  $1+m \times n$ .

### Correction

**Q1-**  $SP_i(x)$  est un problème de minimisation donc il faut mettre les contraintes d'inégalités dans le bon sens  $-y_{ij} \geq -x_j$   $j=1$  à  $n$ . Construire ensuite le dual de  $SP_i(x)$  avec  $\lambda_i$  variable duale (sans signe) associée à la contrainte d'égalité et  $\pi_{ij} \geq 0$  ( $j=1$  à  $n$ ) associées aux contraintes d'inégalités.

**Q2-** La solution proposée satisfait bien les contraintes de  $DSP_i(x)$  et elle est optimale car la valeur du dual,  $\lambda_i = \min\{q_{ij} : j \text{ t.q. } x_j = 1\}$ , est égale à la valeur du primal.

Remarquons que, une fois que  $\lambda_i$  et  $\pi_{ij}$  pour  $j$  t.q.  $x_j=1$  sont fixés, le choix est relativement libre pour les  $\pi_{ij}$  pour  $j$  t.q.  $x_j=0$ . Par exemple, on aurait pu prendre  $+\infty$  (une valeur très grande) pour chacun d'eux. Mais ce type de solution a peu de chance d'être pareto-optimale. C'est pourquoi on a pris  $\pi_{ij}$  le plus petit possible :  $\pi_{ij} = \max\{0, \lambda_i - q_{ij}\}$  pour les  $j$  tels que  $x_j=0$ .

**Q3-** Tout d'abord, nous explicitons comment nous obtenons la caractérisation des solutions  $x$  qui rendent  $SP_i(x)$  réalisable. La contrainte d'égalité est éclatée en 2 inégalités.

$SP_i(x)$  admet une solution  $y$  si et seulement si

$$\min_{s,y} s$$

Sous les contraintes

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n y_{ij} + s \geq 1 \\ -\sum_{j=1}^n y_{ij} + s \geq -1 \\ -y_{ij} + s \geq -x_j & j = 1, \dots, n \\ y_{ij} \geq 0, s \geq 0 & j = 1, \dots, n \end{cases}$$

n'est pas positif.

On prend le dual de ce problème et on obtient :

$SP_i(x)$  admet une solution  $y$  si et seulement si

$$\max_{\lambda, \pi} \lambda_i^+ - \lambda_i^- - \sum_{j=1}^n \pi_{ij} x_j$$

Sous contraintes

$$\begin{cases} \lambda_i^+ + \lambda_i^- + \sum_{j=1}^n \pi_{ij} \leq 1 \\ \lambda_i^+ - \lambda_i^- - \pi_{ij} \leq 0 & j = 1, \dots, n \\ \lambda_i^+ \geq 0, \lambda_i^- \geq 0, \pi_{ij} \geq 0 & j = 1, \dots, n \end{cases}$$

n'est pas positif.

Maintenant toute solution optimale de ce problème dual est telle qu'au moins l'une des 2 variables  $\lambda_i^+, \lambda_i^-$  est nulle. Si ce n'est pas le cas, poser  $a = \min\{\lambda_i^+, \lambda_i^-\} > 0$  et  $\lambda_i'^+ = \lambda_i^+ - a \geq 0, \lambda_i'^- = \lambda_i^- - a \geq 0$ . Cette fois l'une des 2 variables est nulle et si l'on reporte ces  $\lambda'$  dans le problème, la valeur de l'objectif est inchangée et les contraintes satisfaites. On peut donc poser légitimement  $\lambda_i = \lambda_i^+ - \lambda_i^-$  et  $|\lambda_i| = \lambda_i^+ + \lambda_i^-$ . Et on aboutit au programme  $DSP_i^\circ(x)$  donné dans l'énoncé.

Répondons à la question 3.

S'il y a au moins un  $x_j=1$  alors dans l'objectif de  $DSP_i^\circ(x)$  il n'y a que des termes négatifs ou nuls à cause des contraintes. Donc, autant prendre  $\lambda_i = \pi_{ij} = 0 \forall j$  et l'objectif atteint la valeur 0.

Si tous les  $x_j=0$ , alors on a intérêt à prendre  $\lambda_i$  le plus grand possible. Pour cela, les  $\pi_{ij}$  se mettent le plus bas possible et  $\lambda_i = \pi_{ij}$  pour tout  $j=1$  à  $n$ . On reporte dans la contrainte de « normalisation » qui est saturée et l'on obtient  $(n+1) \lambda_i = 1$ .

La coupe de Benders  $\lambda_i - \sum_{j=1}^n \pi_{ij} x_j \leq 0$  devient alors  $\frac{1}{n+1} - \sum_{j=1}^n \frac{1}{n+1} x_j \leq 0$ .

**Q4-** Soit  $x$  un vecteur (0-1). On parcourt ses coordonnées dans l'ordre des  $q_{ij}$  croissant :  $q_{ij_1} \leq q_{ij_2} \leq \dots \leq q_{ij_n}$ .

Soit  $j_k$  la première coordonnée rencontrée égale à 1 :  $x_{j_\alpha} = 0 \forall \alpha < k$  et  $x_{j_k} = 1$ . Alors, selon les résultats de la question 2 :

$$\lambda_i = \min\{q_{ij} : j \text{ t.q. } x_j = 1\} = q_{ij_k}$$

car les  $q_{ij}$  sont croissants (ceux après  $j_k$  sont supérieurs ou égaux à  $q_{ij_k}$ ).

Ensuite, pour  $\alpha < k$  :

$$\pi_{ij_\alpha} = (\lambda_i - q_{ij_\alpha})^+ = q_{ij_k} - q_{ij_\alpha}$$

et pour  $\alpha \geq k$ , il y a 2 cas possibles qui mènent au même coefficient :

- si  $x_{j_\alpha} = 0$  :  $\pi_{ij_\alpha} = (\lambda_i - q_{ij_\alpha})^+ = (q_{ij_k} - q_{ij_\alpha})^+ = 0$
- si  $x_{j_\alpha} = 1$  :  $\pi_{ij_\alpha} = 0$

Ce qui donne finalement la coupe de Benders :

$$t_i \geq q_{ij_k} - \sum_{\alpha=1}^{k-1} (q_{ij_k} - q_{ij_\alpha}) x_{j_\alpha}$$

Comme il faut envisager tous les vecteurs  $x$  0-1 possibles, il faut mettre ces coupes pour  $k=1$  à  $n$ .

**Q5-** Il faut mettre dans le modèle la coupe de la question 3 plus les coupes de la question 4 et ceci pour tout client  $i$ . Selon le client, les variables  $x_j$  ne sont pas parcourues dans le même ordre puisque cet ordre dépend du classement des  $q_{ij}$  (croissant sur  $j$ ).

Toutes les coupes de Benders sont représentées dans ces  $1+m \times n$  contraintes.

Donc  $(P^{\text{UFL}}_{0-1})$  peut s'écrire:

$$\min_{x,t} \sum_{j=1}^n c_j x_j + \sum_{i=1}^m t_i$$

sous les contraintes  $\begin{cases} \sum_{j=1}^n x_j \geq 1 \\ t_i \geq q_{ij_{i_k}} - \sum_{\alpha=1}^{k-1} (q_{ij_{i_k}} - q_{ij_{i_\alpha}}) x_{j_{i_\alpha}} \quad i = 1, \dots, m; k = 1, \dots, n \\ x_j \in \{0,1\} \quad j = 1, \dots, n; \quad t_i \in \mathbb{R} \quad i = 1, \dots, m \end{cases}$

où  $j_{i_1}, j_{i_2}, \dots, j_{i_n}$  sont les numéros des entrepôts rangés dans l'ordre pour le client  $i$  c'est-à-dire tels que  $q_{ij_{i_1}} \leq q_{ij_{i_2}} \leq \dots \leq q_{ij_{i_n}}$ .