

OPTIMISATION EN NOMBRES ENTIERS :

MÉTHODE DE BENDERS

Hacène Ouzia

MAIN (5 ème année)
Université Pierre et Marie Curie

2020

TABLE DES MATIÈRES

- 1 Branch and Bound cas non linéaire
 - Principe
 - Exemple
- 2 Méthode de Benders
 - Principe
 - Exemple 1
 - Exemple 2
 - Exemple 3
 - Lien avec la méthode de Dantzig-Wolf
- 3 Méthode de Benders généralisée
 - Problème
 - Dérivation
 - Algorithme
 - Exemple
 - Convergence

AGENDA

- 1 Branch and Bound cas non linéaire
 - Principe
 - Exemple
- 2 Méthode de Benders
- 3 Méthode de Benders généralisée

Principe

■ PROBLÈME À RÉSOUDRE

Considérons le problème :

$$\begin{array}{ll}\min & f(x, y) \\ \text{s.c.} & \\ & g_i(x, y) \leq 0, i \in I, \\ & h_j(x, y) = 0, j \in J, \\ & x \in \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n, \\ & y \in \mathcal{Y} \cap \mathbb{Z}^m\end{array} \quad (1)$$

■ HYPOTHÈSES

- Les fonctions $f, \{g_i : i \in I\}$ et $\{h_j : j \in J\}$ sont régulières (au moins de classe \mathcal{C}^2) et convexes ;
- Les fonctions $\{h_j : j \in J\}$ sont linéaires ;
- L'ensemble des solutions réalisables de (1) est *régulier* et \mathcal{X} est *compact* ;
- L'ensemble \mathcal{Y} est fini (donc, $\text{conv}(\mathcal{Y})$ est borné).

Principe

■ RELAXATION CONTINUE

La relaxation continue du problème (1) est, par définition :

$$\begin{array}{ll}\min & f(x, y) \\ \text{s.c.} & \\ & g_i(x, y) \leq 0, i \in I, \\ & h_j(x, y) = 0, j \in J, \\ & x \in X \subset \mathbb{R}^n, \\ & y \in Y \cap \mathbb{R}^m\end{array} \quad (2)$$

■ REMARQUES

- ☞ La relaxation continue est un problème non linéaire, sans doute aussi difficile à résoudre ;
- ☞ Pour la résoudre, on utilisera des méthodes de l'optimisation non linéaire continue (méthodes adhoc, méthodes itératives, méthodes par approximation ...)

Principe

■ RELAXATION CONTINUE

La relaxation continue du problème (1) est, par définition :

$$\begin{array}{ll}\min & f(x, y) \\ \text{s.c.} & \\ & g_i(x, y) \leq 0, i \in I, \\ & h_j(x, y) = 0, j \in J, \\ & x \in X \subset \mathbb{R}^n, \\ & y \in Y \cap \mathbb{R}^m\end{array} \quad (2)$$

■ REMARQUES

- 👉 La relaxation continue est un problème non linéaire, sans doute aussi difficile à résoudre ;
- 👉 Pour la résoudre, on utilisera des méthodes de l'optimisation non linéaire continue (méthodes adhoc, méthodes itératives, méthodes par approximation ...)

Exemple

Considérons l'exemple suivant :

$$\begin{array}{ll}\min & 5y - 2 \ln(x + 1) \\ \text{s.c.} & \\ & e^{\frac{x}{2}} - \frac{1}{2}\sqrt{y} - 1 \leq 0, \\ & -2 \ln(x + 1) - y + \frac{5}{2} \leq 0, \\ & x + y - 4 \leq 0, \\ & x \in [0; 2], y \in \{1, 2, 3\}.\end{array}\tag{3}$$

Exemple

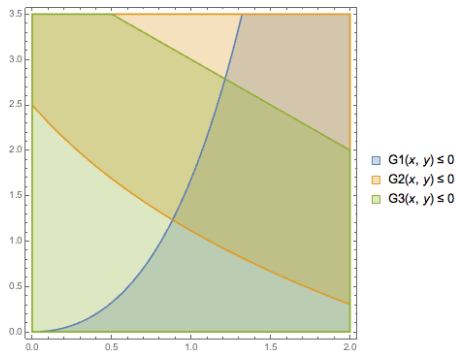


FIGURE – Relaxation continue.

🔊 L'ensemble des solutions réalisables de (1) n'est pas *connexe* !

Exemple

■ SOLUTION

- ① Solution de la relaxation continue :

$$(\hat{x}, \hat{y}) = (0.88, 1.23),$$

de valeur 4.9027. Donc, deux nœuds sont à générer ! Valeurs des bornes :

$$\mathbf{LB} = 4.9027; \mathbf{UB} = +\infty.$$

- ② Nœud $y \leq 1$: la relaxation continue n'est pas réalisable (cf. figure). Donc, le nœud est élagué ! les valeurs des bornes ne changent pas.
- ③ Nœud $y \geq 2$: solution de la relaxation continue :

$$(\hat{x}, \hat{y}) = (1.07, 2),$$

Solution réalisable ! D'où :

$$\mathbf{LB} = 8.5453; \mathbf{UB} = 8.5453.$$

Le nœud est élagué (par réalisabilité) ! Solution optimale.

Exercice

■ EXERCICE APPLICATION

Résoudre par séparation et évaluation le problème suivant :

$$\begin{array}{ll}\min & x^2 + y^2 \\ \text{s.c.} & \\ & y - 7\sqrt{x} \leq 0, \\ & y - 3x^2 \geq 0, \\ & x \in [0, 2], \\ & y \in \{0, \dots, 3\}.\end{array}$$

AGENDA

- 1 Branch and Bound cas non linéaire
- 2 **Méthode de Benders**
 - Principe
 - Exemple 1
 - Exemple 2
 - Exemple 3
 - Lien avec la méthode de Dantzig-Wolf
- 3 Méthode de Benders généralisée

Principe

■ PROBLÈME À RÉSOUDRE

$$\begin{array}{ll}\min & c^T x + f^T y \\ \text{s.c.} & Ax + By = b, \\ & x \geq 0, \\ & y \in \Omega \cap \mathbb{Z}^m.\end{array} \quad (4)$$

■ HYPOTHÈSES

- 👉 Le vecteur x appartient à \mathbb{R}^n et le vecteur y à \mathbb{R}^m .
- 👉 Les matrices A , B et D sont de dimensions appropriées.
- 👉 Les vecteurs b et d sont de dimensions appropriées.
- 👉 Le problème (4) est un problème d'optimisation en *variables mixtes*.
- 👉 Plus l'ensemble Ω est *compliqué* plus le problème *principal* le sera !

Principe

Le problème (4) est équivalent à :

$$\begin{aligned} \min \quad & f^T y + \min \{ c^T x : Ax = b - By, x \geq 0 \} \\ \text{s.c.} \quad & y \in \Omega \cap \mathcal{C} \cap \mathbb{Z}^m, \end{aligned}$$

avec :

$$\mathcal{C} = \{ y \in \mathbb{R}^m : \exists x \in \mathbb{R}_+^n : Ax = b - By \}.$$

■ TERMINOLOGIE SOUS-PROBLÈME

Pour y **fixé**, le problème :

$$\begin{aligned} \min \quad & w^T (b - By) \\ \text{s.c.} \quad & w^T A \leq c^T \end{aligned} \quad (\text{SP}(y))$$

sera qualifié de *sous-problème*.

Principe

Le problème (4) est équivalent à :

$$\begin{aligned} \min \quad & f^T y + \min \{ c^T x : Ax = b - By, x \geq 0 \} \\ \text{s.c.} \quad & y \in \Omega \cap \mathcal{C} \cap \mathbb{Z}^m, \end{aligned}$$

avec :

$$\mathcal{C} = \{ y \in \mathbb{R}^m : \exists x \in \mathbb{R}_+^n : Ax = b - By \}.$$

■ TERMINOLOGIE SOUS-PROBLÈME

Pour y **fixé**, le problème :

$$\begin{aligned} \min \quad & w^T (b - By) \\ \text{s.c.} \quad & w^T A \leq c^T \end{aligned} \quad (\text{SP}(y))$$

sera qualifié de *sous-problème*.

Principe

Donc, le problème (4) est équivalent à :

$$\begin{array}{ll} \min & f^T y + \max \{ w^T (b - By) : w^T A \leq c^T \} \\ \text{s.c.} & \\ & y \in \Omega \cap \mathcal{C} \cap \mathbb{Z}^m \end{array}$$

- ➡ L'ensemble des solutions réalisables, noté F , du *sous-problème* ne dépend pas de la variable y .
- ➡ Si F est non réalisable alors le problème primal est soit non borné, soit non réalisable (donc, sans intérêt particulier!).
- ➡ En revanche, si F est réalisable alors deux cas sont possibles : soit le *sous-problème* est borné, soit le *sous-problème* est non borné.

Principe

■ ANALYSE DU SOUS-PROBLÈME

- ① *Sous-problème* non borné implique :

$$\exists r : r^T (b - By) > 0.$$

Le vecteur r est un rayon extrême de F . Que peut-on en conclure ?

→ Notons $\mathbf{R}_{\text{ext}}(F)$ l'ensemble des rayons extrêmes de l'ensemble F .

- ② *Sous-problème* borné implique :

$$\exists e : \text{val}(\text{SP}(y)) = e^T (b - By)$$

Le vecteur e est un point extrême de l'ensemble F .

→ Notons $\mathbf{P}_{\text{ext}}(F)$ l'ensemble des points extrêmes de l'ensemble F .

Principe

■ ANALYSE DU SOUS-PROBLÈME

- ① *Sous-problème* non borné implique :

$$\exists r : r^T (b - By) > 0.$$

Le vecteur r est un rayon extrême de F . Que peut-on en conclure ?

➡ Notons $\mathbf{R}_{\text{ext}}(F)$ l'ensemble des rayons extrêmes de l'ensemble F .

- ② *Sous-problème* borné implique :

$$\exists e : \mathbf{val}(\mathbf{SP}(y)) = e^T (b - By)$$

Le vecteur e est un point extrême de l'ensemble F .

➡ Notons $\mathbf{P}_{\text{ext}}(F)$ l'ensemble des points extrêmes de l'ensemble F .

Principe

Ainsi, le problème (4) est équivalent à :

$$\begin{aligned} \min \quad & f^T y + \max \{ e^T (b - By) : e \in \mathbf{Pext}(F) \} \\ \text{s.c.} \quad & r^T (b - By) \leq 0, \forall r \in \mathbf{Rext}(F), \\ & y \in \Omega \cap \mathbb{Z}^m. \end{aligned}$$

Ce dernier problème est équivalent à :

$$\begin{aligned} \min \quad & \zeta \\ \text{s.c.} \quad & \zeta \geq f^T y + e^T (b - By), \forall e \in \mathbf{Pext}(F), \\ & 0 \geq r^T (b - By), \forall r \in \mathbf{Rext}(F), \\ & y \in \Omega \cap \mathbb{Z}^m. \end{aligned}$$

Principe

no

■ TERMINOLOGIE PROBLÈME PRINCIPAL (OU MAÎTRE)

Le problème principal dans la méthode de *Benders* est le problème suivant :

$$\begin{aligned}
 \min \quad & \zeta \\
 \text{s.c.} \quad & \zeta \geq f^T y + e^T (b - By), \forall e \in \mathbf{Pext}(F), \\
 & 0 \geq r^T (b - By), \forall r \in \mathbf{Rext}(F), \\
 & y \in \Omega \cap \mathbb{Z}^m.
 \end{aligned} \tag{PP}$$

- 👉 Le problème principal est en les variables (ζ, y) .
- 👉 Le problème principal contient un nombre potentiellement exponentiel (en les dimensions du problème) de contraintes !
- 👉 Comment le résoudre ?

Principe

① Résoudre un *problème principal restreint* :

min ζ

s.c.

$$\begin{aligned} \zeta &\geq f^T y + e_k^T (b - By), e_k \in \mathbf{Pext}(F), k = 1, \dots, \kappa, \\ 0 &\geq r_j^T (b - By), r_j \in \mathbf{Rext}(F), j = 1, \dots, J, \\ y &\in \Omega \cap \mathbb{Z}^m. \end{aligned} \quad (\text{PPR})$$

② Tester l'optimalité en s'aidant du **SP** : soit $(\hat{\zeta}, \hat{y})$ une solution optimale de **PPR**.

- ➔ Sous-problème **SP** (\hat{y}) non borné : générer la coupe (*coupe de réalisabilité*) :

$$\hat{r}^T (b - By) \leq 0.$$

- ➔ Sous-problème **SP** (\hat{y}) borné :

- ➔ Solution optimal du problème si :

$$\hat{\zeta} - f^T \hat{y} \geq \mathbf{valSP}(\hat{y}).$$

- ➔ Sinon, générer la coupe (*coupe d'optimalité*) :

$$\zeta \geq f^T y + \hat{e}^T (b - By).$$

Exemple 1

Soit le problème suivant :

$$\begin{array}{ll}\min & 8x_1 + 6x_2 - 2x_3 - 42y_1 - 18y_2 - 33y_3 \\ \text{s.c.} & \end{array}$$

$$2x_1 + x_2 - x_3 - 10y_1 - 8y_2 \geq -4,$$

$$x_1 + x_2 + x_3 - 5y_1 - 8y_3 \geq -3,$$

$$x \geq 0, y \in \{0, 1\}^3.$$

Solution I

Initial. Posons $(y_1^0, y_2^0, y_3^0) = (1.00, 1.00, 1.00)$ et :

$$\mathbf{LB} = -\infty, \mathbf{UB} = +\infty.$$

Iter. 1. → **Sous-problème :** résoudre

$$\begin{array}{ll} \max & +14.00\lambda_1 + 10.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \\ \text{s.c.} & +2.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq -8.00 \\ & +1.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq -6.00 \\ & -1.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq 2.00 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}) = (-2.00, -4.00, 0.00, 0.00, 0.00,) , \mathbf{UB} = 25.00$$

→ **Problème principal :** résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +42.00y_1 + 18.00y_2 + 33.00y_3 + z \\ \text{s.c.} & z \geq +20.00 - 40.00y_1 - 16.00y_2 - 32.00y_3 \end{array}$$

Solution optimale $(0.00, 0.00, 0.00, 20.00)$, d'où :

$$\mathbf{LB} = 20.00, \mathbf{UB} = 25.00$$

Solution II

Iter. 2. → **Sous-problème**: résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \max & -4.00\lambda_1 - 3.00\lambda_2 + 1.00\lambda_3 + 1.00\lambda_4 + 1.00\lambda_5 \\
 \text{s.c.} & \\
 & +2.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq -8.00 \\
 & +1.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq -6.00 \\
 & -1.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq 2.00
 \end{array}$$

Sous-problème non réalisable, rayon extrême (dual) :

$$(\hat{\lambda},) = (0.00, -1.00, 0.00, 0.00, 0.00,)$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \min & +42.00y_1 + 18.00y_2 + 33.00y_3 + z \\
 \text{s.c.} & \\
 & z \geq +20.00 - 40.00y_1 - 16.00y_2 - 32.00y_3 \\
 & 0 \geq +3.00 - 5.00y_1 - 0.00y_2 - 8.00y_3
 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 0.00, 1.00, -12.00), d'où :

$$\text{LB} = 21.00, \text{UB} = 25.00$$

Solution III

Iter. 3. → **Sous-problème**: résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \max & -4.00\lambda_1 + 5.00\lambda_2 + 1.00\lambda_3 + 1.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \\
 \text{s.c.} & \\
 & +2.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq -8.00 \\
 & +1.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq -6.00 \\
 & -1.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq 2.00
 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}) = (-4.00, -2.00, 0.00, 0.00, 0.00,) , \mathbf{UB} = 25.00$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \min & +42.00y_1 + 18.00y_2 + 33.00y_3 + z \\
 \text{s.c.} & \\
 & z \geq +20.00 - 40.00y_1 - 16.00y_2 - 32.00y_3 \\
 & 0 \geq +3.00 - 5.00y_1 - 0.00y_2 - 8.00y_3 \\
 & z \geq +22.00 - 50.00y_1 - 32.00y_2 - 16.00y_3
 \end{array}$$

Solution optimale (1.00, 0.00, 0.00, -20.00), d'où :

$$\mathbf{LB} = 22.00, \mathbf{UB} = 25.00$$

Solution IV

Iter. 4. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{aligned}
 \max \quad & +6.00\lambda_1 + 2.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 1.00\lambda_4 + 1.00\lambda_5 \\
 \text{s.c.} \quad & +2.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq -8.00 \\
 & +1.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq -6.00 \\
 & -1.00\lambda_1 + 1.00\lambda_2 + 0.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq 2.00
 \end{aligned}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}) = (0.00, -8.00, 0.00, 0.00, 0.00,) , \text{UB} = 25.00$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{aligned}
 \min \quad & +42.00y_1 + 18.00y_2 + 33.00y_3 + z \\
 \text{s.c.} \quad & z \geq +20.00 - 40.00y_1 - 16.00y_2 - 32.00y_3 \\
 & 0 \geq +3.00 - 5.00y_1 - 0.00y_2 - 8.00y_3 \\
 & z \geq +22.00 - 50.00y_1 - 32.00y_2 - 16.00y_3 \\
 & z \geq +24.00 - 40.00y_1 - 0.00y_2 - 64.00y_3
 \end{aligned}$$

Solution optimale (0.00, 1.00, 1.00, -26.00), d'où :

$$\text{LB} = 25.00, \text{UB} = 25.00$$

Évolution des bornes LB et UB

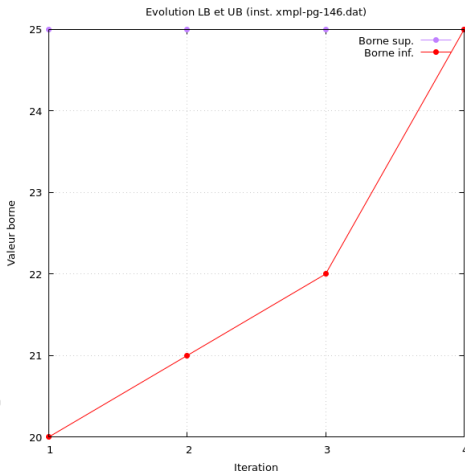


FIGURE – Évolution des bornes LB et UB .

Solution I

Initial. Posons $(y_1^0, y_2^0, y_3^0) = (1.00, 1.00, 1.00)$ et :

$$\text{LB} = -\infty, \text{UB} = +\infty.$$

Iter. 1. → **Sous-problème:** résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & -8.00x_1 - 6.00x_2 + 2.00x_3 \\ \text{s.c.} & \\ & +2.00x_1 + 1.00x_2 - 1.00x_3 \leq 14.00 \\ & +1.00x_1 + 1.00x_2 + 1.00x_3 \leq 10.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 0.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 0.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 0.00 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{\lambda}) = (4.00, 6.00, 0.00, -2.00, -4.00, 0.00, 0.00, 0.00,) , \text{UB} = 25.00$$

Solution II

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +42.00y_1 + 18.00y_2 + 33.00y_3 + z \\ \text{s.c.} & \\ & z \geq +20.00 - 40.00y_1 - 16.00y_2 - 32.00y_3 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 0.00, 0.00, 20.00), d'où :

$$\text{LB} = 20.00, \text{UB} = 25.00$$

Iter. 2. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & -8.00x_1 - 6.00x_2 + 2.00x_3 \\ \text{s.c.} & \\ & +2.00x_1 + 1.00x_2 - 1.00x_3 \leq -4.00 \\ & +1.00x_1 + 1.00x_2 + 1.00x_3 \leq -3.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 1.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 1.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 1.00 \end{array}$$

Sous-problème non réalisable, rayon extrême (dual) :

$$(\hat{\lambda},) = (0.00, -1.00, 0.00, 0.00, 0.00,)$$

Solution III

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +42.00y_1 + 18.00y_2 + 33.00y_3 + z \\ \text{s.c.} & \\ & z \geq +20.00 - 40.00y_1 - 16.00y_2 - 32.00y_3 \\ & 0 \geq +3.00 - 5.00y_1 - 0.00y_2 - 8.00y_3 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 0.00, 1.00, -12.00), d'où :

$$\text{LB} = 21.00, \text{UB} = 25.00$$

Iter. 3. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & -8.00x_1 - 6.00x_2 + 2.00x_3 \\ \text{s.c.} & \\ & +2.00x_1 + 1.00x_2 - 1.00x_3 \leq -4.00 \\ & +1.00x_1 + 1.00x_2 + 1.00x_3 \leq 5.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 1.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 1.00 \\ & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 0.00 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{\lambda}) = (0.00, 0.50, 4.50, -4.00, -2.00, 0.00, 0.00, 0.00,) , \text{UB} = 25.00$$

Solution IV

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{aligned}
 \min \quad & +42.00y_1 + 18.00y_2 + 33.00y_3 + z \\
 \text{s.c.} \quad & z \geq +20.00 - 40.00y_1 - 16.00y_2 - 32.00y_3 \\
 & 0 \geq +3.00 - 5.00y_1 - 0.00y_2 - 8.00y_3 \\
 & z \geq +22.00 - 50.00y_1 - 32.00y_2 - 16.00y_3
 \end{aligned}$$

Solution optimale (1.00, 0.00, 0.00, -20.00), d'où :

$$\text{LB} = 22.00, \text{UB} = 25.00$$

Iter. 4. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{aligned}
 \min \quad & -8.00x_1 - 6.00x_2 + 2.00x_3 \\
 \text{s.c.} \quad & +2.00x_1 + 1.00x_2 - 1.00x_3 \leq 6.00 \\
 & +1.00x_1 + 1.00x_2 + 1.00x_3 \leq 2.00 \\
 & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 0.00 \\
 & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 1.00 \\
 & +0.00x_1 + 0.00x_2 + 0.00x_3 \leq 1.00
 \end{aligned}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{\lambda}) = (2.00, 0.00, 0.00, 0.00, -8.00, 0.00, 0.00, 0.00,), \text{UB} = 25.00$$

Solution V

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +42.00y_1 + 18.00y_2 + 33.00y_3 + z \\ \text{s. c.} & \\ & z \geq +20.00 - 40.00y_1 - 16.00y_2 - 32.00y_3 \\ & 0 \geq +3.00 - 5.00y_1 - 0.00y_2 - 8.00y_3 \\ & z \geq +22.00 - 50.00y_1 - 32.00y_2 - 16.00y_3 \\ & z \geq +24.00 - 40.00y_1 - 0.00y_2 - 64.00y_3 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 1.00, 1.00, -26.00), d'où :

$$\mathbf{LB} = 25.00, \mathbf{UB} = 25.00$$

Évolution des bornes LB et UB

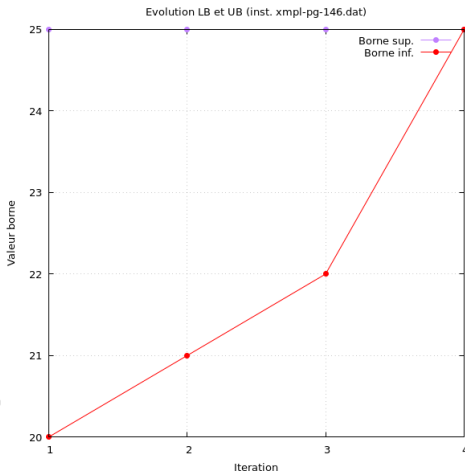


FIGURE – Évolution des bornes LB et UB .

Exemple 2

Soit le problème suivant :

$$\begin{array}{ll}\min & 2x_1 + 3x_2 + 4y_1 + y_2 \\ \text{s.c.} & \\ & x_1 + x_2 + y_1 + y_2 \geq 9.5, \\ & x_1 + 2x_2 + y_1 \geq 3.5, \\ & 3x_1 + 2x_2 \geq 1.5, \\ & x_2 + y_1 \geq 0.5, \\ & x_2 \geq 0.5, \\ & x \geq 0, y \in \mathbb{N}^2.\end{array}$$

Solution I

Initial. Posons $(y_1^0, y_2^0) = (20.00, 20.00)$ et :

$$\mathbf{LB} = -\infty, \mathbf{UB} = +\infty.$$

Iter. 1. → **Sous-problème :** résoudre

$$\begin{array}{ll} \max & +30.50\lambda_1 + 16.50\lambda_2 - 1.50\lambda_3 + 19.50\lambda_4 - 0.50\lambda_5 \\ \text{s.c.} & -1.00\lambda_1 - 1.00\lambda_2 - 3.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq 2.00 \\ & -1.00\lambda_1 - 2.00\lambda_2 - 2.00\lambda_3 - 1.00\lambda_4 - 1.00\lambda_5 \leq 3.00 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}) = (0.00, 0.00, -0.67, 0.00, -1.67,) , \mathbf{UB} = 101.83$$

→ **Problème principal :** résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +4.00y_1 + 1.00y_2 + z \\ \text{s.c.} & z \geq +1.83 + 0.00y_1 - 0.00y_2 \end{array}$$

Solution optimale $(0.00, 0.00, 1.83)$, d'où :

$$\mathbf{LB} = 1.83, \mathbf{UB} = 101.83$$

Solution II

Iter. 2. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \max & -9.50\lambda_1 - 3.50\lambda_2 - 1.50\lambda_3 - 0.50\lambda_4 - 0.50\lambda_5 \\ \text{s.c.} & -1.00\lambda_1 - 1.00\lambda_2 - 3.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq 2.00 \\ & -1.00\lambda_1 - 2.00\lambda_2 - 2.00\lambda_3 - 1.00\lambda_4 - 1.00\lambda_5 \leq 3.00 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}) = (-2.00, 0.00, 0.00, 0.00, -1.00,) , \mathbf{UB} = 19.50$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +4.00y_1 + 1.00y_2 + z \\ \text{s.c.} & z \geq +1.83 + 0.00y_1 - 0.00y_2 \\ & z \geq +19.50 - 2.00y_1 - 2.00y_2 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 9.00, 1.83), d'où :

$$\mathbf{LB} = 10.83, \mathbf{UB} = 19.50$$

Solution III

Iter. 3. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \max & -0.50\lambda_1 - 3.50\lambda_2 - 1.50\lambda_3 - 0.50\lambda_4 - 0.50\lambda_5 \\
 \text{s.c.} & \\
 & -1.00\lambda_1 - 1.00\lambda_2 - 3.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq 2.00 \\
 & -1.00\lambda_1 - 2.00\lambda_2 - 2.00\lambda_3 - 1.00\lambda_4 - 1.00\lambda_5 \leq 3.00
 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}) = (0.00, -1.50, 0.00, 0.00, 0.00,) , \text{UB} = 14.25$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \min & +4.00y_1 + 1.00y_2 + z \\
 \text{s.c.} & \\
 & z \geq +1.83 + 0.00y_1 - 0.00y_2 \\
 & z \geq +19.50 - 2.00y_1 - 2.00y_2 \\
 & z \geq +5.25 - 1.50y_1 - 0.00y_2
 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 7.00, 5.50), d'où :

$$\text{LB} = 12.50, \text{UB} = 14.25$$

Solution IV

Iter. 4. → **Sous-problème**: résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \max & -2.50\lambda_1 - 3.50\lambda_2 - 1.50\lambda_3 - 0.50\lambda_4 - 0.50\lambda_5 \\
 \text{s.c.} & \\
 & -1.00\lambda_1 - 1.00\lambda_2 - 3.00\lambda_3 + 0.00\lambda_4 + 0.00\lambda_5 \leq 2.00 \\
 & -1.00\lambda_1 - 2.00\lambda_2 - 2.00\lambda_3 - 1.00\lambda_4 - 1.00\lambda_5 \leq 3.00
 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}) = (-1.00, -1.00, 0.00, 0.00, 0.00,) , \text{UB} = 13.00$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \min & +4.00y_1 + 1.00y_2 + z \\
 \text{s.c.} & \\
 & z \geq +1.83 + 0.00y_1 - 0.00y_2 \\
 & z \geq +19.50 - 2.00y_1 - 2.00y_2 \\
 & z \geq +5.25 - 1.50y_1 - 0.00y_2 \\
 & z \geq +13.00 - 2.00y_1 - 1.00y_2
 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 7.00, 6.00), d'où :

$$\text{LB} = 13.00, \text{UB} = 13.00$$

Évolution des bornes LB et UB

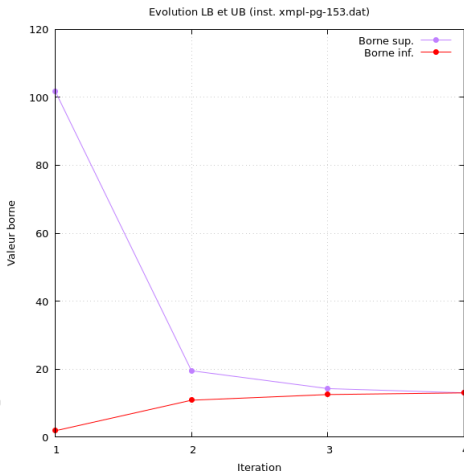


FIGURE – Évolution des bornes LB et UB .

Solution I

Initial. Posons $(y_1^0, y_2^0) = (20.00, 20.00)$ et :

$$\mathbf{LB} = -\infty, \mathbf{UB} = +\infty.$$

Iter. 1. → **Sous-problème :** résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +2.00x_1 + 3.00x_2 \\ \text{s.c.} & \\ & -1.00x_1 - 1.00x_2 \leq 30.50 \\ & -1.00x_1 - 2.00x_2 \leq 16.50 \\ & -3.00x_1 - 2.00x_2 \leq -1.50 \\ & +0.00x_1 - 1.00x_2 \leq 19.50 \\ & +0.00x_1 - 1.00x_2 \leq -0.50 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{\lambda}) = (0.17, 0.50, 0.00, 0.00, -0.67, 0.00, -1.67,) , \mathbf{UB} = 101.83$$

Solution II

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +4.00y_1 + 1.00y_2 + z \\ \text{s.c.} & \\ & z \geq +1.83 + 0.00y_1 - 0.00y_2 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 0.00, 1.83), d'où :

$$\text{LB} = 1.83, \text{UB} = 101.83$$

Iter. 2. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +2.00x_1 + 3.00x_2 \\ \text{s.c.} & \\ & -1.00x_1 - 1.00x_2 \leq -9.50 \\ & -1.00x_1 - 2.00x_2 \leq -3.50 \\ & -3.00x_1 - 2.00x_2 \leq -1.50 \\ & +0.00x_1 - 1.00x_2 \leq -0.50 \\ & +0.00x_1 - 1.00x_2 \leq -0.50 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{\lambda}) = (9.00, 0.50, -2.00, 0.00, 0.00, 0.00, -1.00,) , \text{UB} = 19.50$$

Solution III

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +4.00y_1 + 1.00y_2 + z \\ \text{s.c.} & \\ & z \geq +1.83 + 0.00y_1 - 0.00y_2 \\ & z \geq +19.50 - 2.00y_1 - 2.00y_2 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 9.00, 1.83), d'où :

$$\mathbf{LB} = 10.83, \mathbf{UB} = 19.50$$

Iter. 3. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +2.00x_1 + 3.00x_2 \\ \text{s.c.} & \\ & -1.00x_1 - 1.00x_2 \leq -0.50 \\ & -1.00x_1 - 2.00x_2 \leq -3.50 \\ & -3.00x_1 - 2.00x_2 \leq -1.50 \\ & +0.00x_1 - 1.00x_2 \leq -0.50 \\ & +0.00x_1 - 1.00x_2 \leq -0.50 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{\lambda}) = (0.00, 1.75, 0.00, -1.50, 0.00, 0.00, 0.00,), \mathbf{UB} = 14.25$$

Solution IV

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \min & +4.00y_1 + 1.00y_2 + z \\
 \text{s.c.} & \\
 & z \geq +1.83 + 0.00y_1 - 0.00y_2 \\
 & z \geq +19.50 - 2.00y_1 - 2.00y_2 \\
 & z \geq +5.25 - 1.50y_1 - 0.00y_2
 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 7.00, 5.50), d'où :

$$\text{LB} = 12.50, \text{UB} = 14.25$$

Iter. 4. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \min & +2.00x_1 + 3.00x_2 \\
 \text{s.c.} & \\
 & -1.00x_1 - 1.00x_2 \leq -2.50 \\
 & -1.00x_1 - 2.00x_2 \leq -3.50 \\
 & -3.00x_1 - 2.00x_2 \leq -1.50 \\
 & +0.00x_1 - 1.00x_2 \leq -0.50 \\
 & +0.00x_1 - 1.00x_2 \leq -0.50
 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{\lambda}) = (1.50, 1.00, -1.00, -1.00, 0.00, 0.00, 0.00,) , \text{UB} = 13.00$$

Solution V

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +4.00y_1 + 1.00y_2 + z \\ \text{s.c.} & \\ & z \geq +1.83 + 0.00y_1 - 0.00y_2 \\ & z \geq +19.50 - 2.00y_1 - 2.00y_2 \\ & z \geq +5.25 - 1.50y_1 - 0.00y_2 \\ & z \geq +13.00 - 2.00y_1 - 1.00y_2 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 7.00, 6.00), d'où :

$$\mathbf{LB = 13.00, UB = 13.00}$$

Évolution des bornes LB et UB

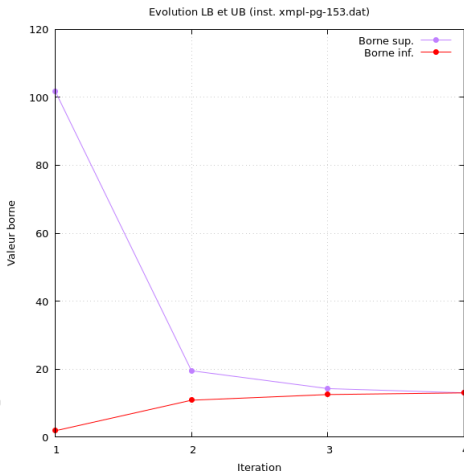


FIGURE – Évolution des bornes LB et UB .

Exemple 3

Soit le problème suivant :

$$\begin{array}{ll}\min & -x_1 - 3x_2 + x_3 - x_4 \\ \text{s.c.} & \\ & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \leq 7 \\ & x_1 + x_2 \leq 5, \\ & x_3 + 2x_4 \leq 6, \\ & -x_3 + x_4 \leq 3, \\ & x \geq 0.\end{array}$$

Solution I

Initial. Posons $(y_1^0, y_2^0) = (20.00, 20.00)$ et :

$$\text{LB} = -\infty, \text{UB} = +\infty.$$

Iter. 1. → **Sous-problème :** résoudre

$$\begin{array}{ll} \max & -33.00\lambda_1 + 5.00\mu_1 \\ \text{s.c.} & +1.00\lambda_1 + 1.00\mu_1 \leq -1.00 \\ & +1.00\lambda_1 + 1.00\mu_1 \leq -3.00 \end{array}$$

Sous-problème non réalisable, rayon extrême (dual) :

$$(\hat{\lambda}, \hat{\mu}) = (-1.00, 0.00,)$$

→ **Problème principal :** résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +3.00y_1 - 1.00y_2 + z \\ \text{s.c.} & +1.00y_1 + 2.00y_2 \leq 6.00 \\ & -1.00y_1 + 1.00y_2 \leq 3.00 \\ & 0 \geq -7.00 + 1.00y_1 + 1.00y_2 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 0.00, 0.00), d'où :

$$\text{LB} = 0.00, \text{UB} = +\infty$$

Solution II

Iter. 2. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \max & +7.00\lambda_1 + 5.00\mu_1 \\
 \text{s.c.} & \\
 & +1.00\lambda_1 + 1.00\mu_1 \leq -1.00 \\
 & +1.00\lambda_1 + 1.00\mu_1 \leq -3.00
 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}, \hat{\mu}) = (0.00, -3.00,), \text{UB} = -15.00$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \min & +3.00y_1 - 1.00y_2 + z \\
 \text{s.c.} & \\
 & +1.00y_1 + 2.00y_2 \leq 6.00 \\
 & -1.00y_1 + 1.00y_2 \leq 3.00 \\
 & 0 \geq -7.00 + 1.00y_1 + 1.00y_2 \\
 & z \geq -15.00 - 0.00y_1 - 0.00y_2
 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 3.00, -15.00), d'où :

$$\text{LB} = -18.00, \text{UB} = -15.00$$

Solution III

Iter. 3. → **Sous-problème** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \max & +4.00\lambda_1 + 5.00\mu_1 \\
 \text{s.c.} & +1.00\lambda_1 + 1.00\mu_1 \leq -1.00 \\
 & +1.00\lambda_1 + 1.00\mu_1 \leq -3.00
 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}, \hat{\mu}) = (-3.00, 0.00,), \text{UB} = -15.00$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll}
 \min & +3.00y_1 - 1.00y_2 + z \\
 \text{s.c.} & +1.00y_1 + 2.00y_2 \leq 6.00 \\
 & -1.00y_1 + 1.00y_2 \leq 3.00 \\
 & 0 \geq -7.00 + 1.00y_1 + 1.00y_2 \\
 & z \geq -15.00 - 0.00y_1 - 0.00y_2 \\
 & z \geq -21.00 + 3.00y_1 + 3.00y_2
 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 2.00, -15.00), d'où :

$$\text{LB} = -17.00, \text{UB} = -15.00$$

Solution IV

Iter. 4. → **Sous-problème**: résoudre

$$\begin{array}{ll} \max & +5.00\lambda_1 + 5.00\mu_1 \\ \text{s.c.} & +1.00\lambda_1 + 1.00\mu_1 \leq -1.00 \\ & +1.00\lambda_1 + 1.00\mu_1 \leq -3.00 \end{array}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{\lambda}, \hat{\mu}) = (-3.00, 0.00,) , \text{UB} = -17.00$$

→ **Problème principal** : résoudre

$$\begin{array}{ll} \min & +3.00y_1 - 1.00y_2 + z \\ \text{s.c.} & +1.00y_1 + 2.00y_2 \leq 6.00 \\ & -1.00y_1 + 1.00y_2 \leq 3.00 \\ & 0 \geq -7.00 + 1.00y_1 + 1.00y_2 \\ & z \geq -15.00 - 0.00y_1 - 0.00y_2 \\ & z \geq -21.00 + 3.00y_1 + 3.00y_2 \\ & z \geq -21.00 + 3.00y_1 + 3.00y_2 \end{array}$$

Solution optimale (0.00, 2.00, -15.00), d'où :

$$\text{LB} = -17.00, \text{UB} = -17.00$$

Évolution des bornes LB et UB

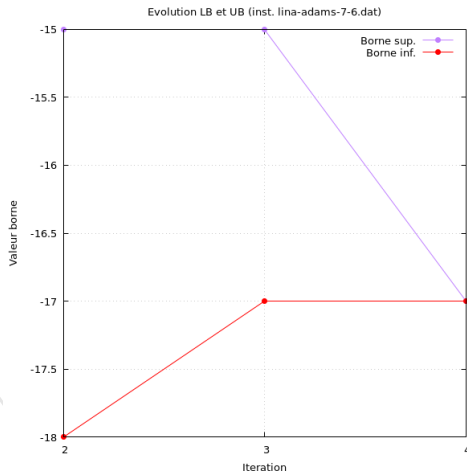


FIGURE – Évolution des bornes LB et UB .

Lien avec la méthode de Dantzig-Wolf I

Considérons le problème :

$$\begin{array}{ll} \min & c^T x \\ \text{s.c.} & Ax = b, \\ & Dx \geq d, \\ & x \geq 0. \end{array} \quad (5)$$

Nous supposons que :

l'ensemble

$$\Omega = \{x : Dx \geq d, x \geq 0\}$$

est borné.

① Considérons le dual du problème (5) :

$$\begin{array}{ll} \max & w^T b + v^T d \\ \text{s.c.} & w^T A + v^T D \leq c^T, \\ & v \geq 0, w. \end{array}$$

② Ce dernier problème est équivalent au problème :

$$\begin{array}{ll} \max & w^T b + \max \{v^T d : v^T D \leq c^T - w^T A, v \geq 0\} \\ \text{s.c.} & w. \end{array}$$

Lien avec la méthode de Dantzig-Wolf II

- ③ En prenant le dual du problème interne, on obtient :

$$\begin{array}{ll} \max & w^T d + \min \left\{ (c^T - w^T A) x : Dx \geq d, x \geq 0 \right\} \\ \text{s.c.} & w. \end{array}$$

D'où, le problème (5) est équivalent à :

$$\begin{array}{ll} \max & w^T d + \min \left\{ (c^T - w^T A) x : x \in \Omega \right\} \\ \text{s.c.} & w. \end{array}$$

- ④ Puisque Ω est borné alors on a :

$$\begin{array}{ll} \max & w^T d + \min \left\{ (c^T - w^T A) x_j : x_j \in \text{Pext}(\Omega) \right\} \\ \text{s.c.} & w. \end{array}$$

D'où :

$$\begin{array}{ll} \max & \zeta \\ \text{s.c.} & \zeta \leq w^T b + (c^T - w^T A) x_j, x_j \in \text{Pext}(\Omega), \\ & \zeta, w. \end{array}$$

AGENDA

- 1 Branch and Bound cas non linéaire
- 2 Méthode de Benders
- 3 Méthode de Benders généralisée
 - Problème
 - Dérivation
 - Algorithme
 - Exemple
 - Convergence

Problème

■ PROBLÈME À RÉSOUDRE LE PRIMAL

Considérons le problème suivant :

$$\begin{array}{ll}\min & f(x, y) \\ \text{s.c.} & \\ & g_i(x, y) \leq 0, i = 1, \dots, m, \\ & x \in \mathcal{X}, y \in \mathcal{Y},\end{array} \quad (\mathcal{P})$$

■ HYPOTHÈSES

- Les fonctions f et $\{g_i : i \in I\}$ sont régulières (au moins de classe \mathcal{C}^2) et convexes ;
- L'ensemble \mathcal{Y} peut être un ensemble combinatoire !
- Nous noterons par

$$G(x, y) = (g_1(x, y), \dots, g_m(x, y)), \forall (x, y) \in \mathcal{X} \times \mathcal{Y}.$$

Dérivation

■ PROPOSITION ÉTAPE 1

Le problème (\mathcal{P}) est équivalent au problème suivant :

$$\begin{array}{ll} \text{Min} & \text{Min} \quad f(x, y) \\ y \in F & \\ & G(x, y) \leq 0, \\ & x \in \mathcal{X} \end{array} \quad (6)$$

où :

$$F = \{y \in \mathcal{Y} : \exists x \in \mathcal{X} : G(x, y) \leq 0\}.$$

- Il suffit de montrer que les deux problèmes (\mathcal{P}) et (6) possèdent le même ensemble de solutions optimales.
- Nous désignerons le problème (6) par (\mathcal{P})

Dérivation

■ PROPOSITION ... ÉTAPE 2

Le problème (\mathcal{P}) est équivalent au problème :

$$\min_{y \in F} \max_{\lambda \geq 0} \min_{x \in \mathcal{X}} f(x, y) + \lambda^T G(x, y)$$

où :

$$F = \{y \in \mathcal{Y} : \exists x \in \mathcal{X} : G(x, y) \leq 0\}.$$

Dérivation

220

■ PROPOSITION ... ÉTAPE 3

Le problème (\mathcal{P}) est donc équivalent au problème :

$$\begin{array}{ll} \text{Min} & z \\ \text{s.c.} & \\ & z \geq \min_{y \in F} \{f(x, y) + \lambda^T G(x, y) : x \in \mathcal{X}\}, \forall \lambda \geq 0, \end{array} \quad (\mathcal{M})$$

- Vous noterez que le problème (\mathcal{M}) est implicite !
- Le problème (\mathcal{M}) est le problème *maître* de la décomposition de Benders généralisée.

Dérivation

Pour \hat{y} appartenant à F notons $\mathcal{P}(\hat{y})$ le problème :

$$\begin{array}{ll} \text{Min} & f(x, \hat{y}) \\ \text{s.c.} & G(x, \hat{y}) \leq 0, \\ & x \in \mathcal{X}. \end{array} \quad (\mathcal{P}(\hat{y}))$$

Et, par $\mathcal{R}(\hat{y})$ le problème :

$$\begin{array}{ll} \text{Min} & \text{Max} \{g_1(x, \hat{y}), \dots, g_m(x, \hat{y})\} \\ \text{s.c.} & \\ & x \in \mathcal{X}. \end{array} \quad (\mathcal{R}(\hat{y}))$$

🔴 L'ensemble F est non vide si et seulement si la valeur de $(\mathcal{R}(\hat{y}))$ est inférieure ou égale à 0.

Dérivation

Pour \hat{y} appartenant à F notons $\mathcal{P}(\hat{y})$ le problème :

$$\begin{array}{ll} \text{Min} & f(x, \hat{y}) \\ \text{s.c.} & \\ & G(x, \hat{y}) \leq 0, \\ & x \in \mathcal{X}. \end{array} \quad (\mathcal{P}(\hat{y}))$$

Et, par $\mathcal{R}(\hat{y})$ le problème :

$$\begin{array}{ll} \text{Min} & \text{Max} \{g_1(x, \hat{y}), \dots, g_m(x, \hat{y})\} \\ \text{s.c.} & \\ & x \in \mathcal{X}. \end{array} \quad (\mathcal{R}(\hat{y}))$$

🔴 L'ensemble F est non vide si et seulement si la valeur de $(\mathcal{R}(\hat{y}))$ est inférieure ou égale à 0.

Dérivation

■ PROPOSITION ... ÉTAPE 4

Le problème $(\mathcal{R}(\hat{y}))$ est équivalent au problème :

$$\begin{array}{ll} \text{Max} & \text{Min} \\ u^T \mu = 1 & x \in \mathcal{X} \end{array} \quad \mu^T G(x, y)$$

où : u appartient à \mathbb{R}^m et est égal à $(1, \dots, 1)$.

Notons par Λ l'ensemble :

$$\Lambda = \left\{ \mu \in \mathbb{R}_+^m : u^T \mu = 1 \right\}$$

Dérivation

■ PROPOSITION ... ÉTAPE 4

Le problème $(\mathcal{R}(\hat{y}))$ est équivalent au problème :

$$\begin{array}{ll} \text{Max} & \text{Min} \\ u^T \mu = 1 & x \in \mathcal{X} \end{array} \quad \mu^T G(x, y)$$

où : u appartient à \mathbb{R}^m et est égal à $(1, \dots, 1)$.

👉 Notons par Λ l'ensemble :

$$\Lambda = \left\{ \mu \in \mathbb{R}_+^m : u^T \mu = 1 \right\}$$

Dérivation

■ THÉORÈME PROBLÈME MAITRE

Le problème maître (\mathcal{M}) est équivalent au problème suivant :

Min z

s.c.

$$\begin{aligned} z &\geq \min \{ f(x, y) + \lambda^T G(x, y) : x \in \mathcal{X} \}, \forall \lambda \geq 0, \\ 0 &\geq \min \{ \mu^T G(x, y) : x \in \mathcal{X} \}, \forall \mu \in \Lambda, \\ y &\in \mathcal{Y} \end{aligned}$$

... une infinité de contraintes dans le problème maître !

Dérivation

■ THÉORÈME PROBLÈME MAITRE

Le problème maître (\mathcal{M}) est équivalent au problème suivant :

Min z

s.c.

$$\begin{aligned} z &\geq \min \{ f(x, y) + \lambda^T G(x, y) : x \in \mathcal{X} \}, \forall \lambda \geq 0, \\ 0 &\geq \min \{ \mu^T G(x, y) : x \in \mathcal{X} \}, \forall \mu \in \Lambda, \\ y &\in \mathcal{Y} \end{aligned}$$

👉 ... une infinité de contraintes dans le problème maître !

Algorithme

Considérons une **relaxation** du problème maître :

$$\begin{array}{ll}
 \text{Min} & z \\
 \text{s.c.} & \\
 & z \geq L(x^i, y^i, \lambda^i) + \nabla_y^T L(x^i, y^i, \lambda^i) (y - y^i), i \in I^k \\
 & 0 \geq \mu^{iT} (G(x^i, y^i) + \nabla_y^T G(x^i, y^i) (y - y^i)), i \in J^k \\
 & y \in \mathcal{Y}
 \end{array}$$

où, l'entier k désigne l'indice de l'itération courante et, pour tout indice i :

- Si le problème $(\mathcal{P}(y^i))$ est réalisable alors (x^i, λ^i) est solution optimale de :

$$\begin{array}{ll}
 \text{Min} & f(x, y^i) \\
 \text{s.c.} & \\
 & G(x, y^i) \leq 0, \\
 & x \in \mathcal{X}.
 \end{array} \quad (\mathcal{P}(y^i))$$

- Sinon, la paire (x^i, μ^i) est solution du problème $(\mathcal{R}(y^i))$:

$$\begin{array}{ll}
 \text{Min} & \alpha \\
 \text{s.c.} & \\
 & \alpha \geq g_i(x, y^i), i = 1, \dots, m, \\
 & x \in \mathcal{X}.
 \end{array} \quad (\mathcal{R}(y^i))$$

- La valeur optimale du maître restreint est une borne inférieure de la valeur optimale du problème maître.

Algorithme

Initial. Soit $k \leftarrow 1, y^0 \in \mathcal{Y}, \mathbf{LB} \leftarrow -\infty, \mathbf{UB} \leftarrow +\infty, I \leftarrow \emptyset, J \leftarrow \emptyset$.

Sous-problème Résoudre le problème $(\mathcal{P}(y^k))$:

$$\text{Min} \quad \left\{ f(x, y^k) : G(x, y^k) \leq 0, x \in \mathcal{X} \right\} \quad (\mathcal{P}(y^k))$$

→ Si $(\mathcal{P}(y^k))$ est réalisable alors :

$$\mathbf{UB} \leftarrow \min \left\{ \mathbf{UB}, f(x^k, y^k) \right\}, (\hat{x}, \hat{y}) \leftarrow (x^k, y^k), I \leftarrow I \cup \{k\}.$$

Ajouter une *coupe d'optimalité* au maître restreint.

→ Sinon, résoudre :

$$\begin{aligned} \text{Min} \quad & \alpha \\ \text{s.c.} \quad & \alpha \geq g_i(x, y^k), i = 1, \dots, m, \\ & x \in \mathcal{X}. \end{aligned} \quad (\mathcal{R}(y^k))$$

Poser $J \leftarrow J \cup \{k\}$, ajouter une *coupe de réalisabilité* au maître restreint.

Maître Résoudre :

$$\begin{aligned} \text{Min} \quad & z \\ \text{s.c.} \quad & z \geq L(x^i, y^i, \lambda^i) + \nabla_y^T L(x^i, y^i, \lambda^i) (y - y^i), i \in I \\ & 0 \geq \mu^{iT} (G(x^i, y^i) + \nabla_y^T G(x^i, y^i) (y - y^i)), i \in J \\ & y \in \mathcal{Y} \end{aligned} \quad (\mathcal{M}^k)$$

→ Soit (\hat{z}, \hat{y}) la solution optimale du maître restreint. Posons $\mathbf{LB} \leftarrow \hat{z}$, si $\mathbf{LB} \geq \mathbf{UB}$ alors **stop** solution optimale. Sinon, poser

$$k \leftarrow k + 1, y^k \leftarrow \hat{y},$$

puis, résoudre le sous-problème.

Exemple

Résoudre à l'aide de la méthode Benders le problème suivant :

$$\begin{array}{ll}\min & 5y - 2 \ln(x + 1) \\ \text{s.c.} & \\ & e^{\frac{x}{2}} - \frac{1}{2}\sqrt{y} - 1 \leq 0; \\ & -2 \ln(x + 1) - y + \frac{5}{2} \leq 0; \\ & x + y - 4 \leq 0; \\ & x \in [0; 2], y \in \{1, 2, 3\}.\end{array} \quad (7)$$

Solution I

Initial. Posons $y^0 = 3$ et :

$$\text{LB} = -\infty, \text{UB} = +\infty.$$

Itér. 1 .

→ **Sous-problème:** résoudre

$$\begin{aligned} \min \quad & 15 - 2 \ln(x + 1) \\ \text{s.c.} \quad & e^{\frac{x}{2}} - \frac{\sqrt{3}}{2} - 1 \leq 0, \\ & -2 \ln(x + 1) - \frac{1}{2} \leq 0, \\ & x - 1 \leq 0, \\ & x \in [0, 2]. \end{aligned}$$

Sous-problème réalisable, solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{\lambda}) = (1, 0, 0, 1), \text{UB} = 13.62$$

Solution II

→ **Maitre restreint** : résoudre :

$$\begin{array}{ll}\min & z \\ \text{s.c.} & \\ & z \geq 15 - 2 \ln(2) + 6(y - 3), \\ & y \in \{1, 2, 3\}.\end{array}$$

Solution optimale (1.62, 1), d'où :

$$\text{LB} = 1.62, \text{UB} = 13.62.$$

Itér. 2 .

→ **Sous-problème** : problème non réalisable ! Résoudre :

$$\begin{array}{ll}\min & \alpha \\ \text{s.c.} & \\ & \alpha \geq e^{\frac{x}{2}} - \frac{3}{2}, \\ & \alpha \geq -2 \ln(x + 1) + \frac{3}{2}, \\ & \alpha \geq x - 2, \\ & x \in [0, 2].\end{array}$$

Solution optimale $(\hat{x}, \hat{\mu}) = (0.9808, 0.553, 0.447, 0)$

Solution III

→ **Maitre restreint** : résoudre :

$$\begin{array}{ll}\min & z \\ \text{s.c.} & z \geq 15 - 2 \ln(2) + 6(y - 3), \\ & 0 \geq 0.553(0.3830 - 0.25y) + 0.4471(-11.997 - y), \\ & y \in \{1, 2, 3\}.\end{array}$$

Solution optimale (7.6137, 2), d'où :

$$\mathbf{LB} = 7.6137, \mathbf{UB} = 13.62.$$

Itér. 3 .

→ **Sous-problème** : Résoudre :

$$\begin{array}{ll}\min & 10 - 2 \ln(x + 1) \\ \text{s.c.} & e^{\frac{x}{2}} - \frac{\sqrt{2}}{2} - 1 \leq 0, \\ & -2 \ln(x + 1) + \frac{1}{2} \leq 0, \\ & x - 2 \leq 0, \\ & x \in [0, 2].\end{array}$$

Solution optimale $(\hat{x}, \hat{\mu}) = (1.0696, 1.1322, 0, 0)$, $\mathbf{UB} = 8.5453$

Solution IV

→ **Maitre restreint** : résoudre :

$$\begin{array}{ll}\min & z \\ \text{s.c.} & \\ & z \geq 15 - 2 \ln(2) + 6(y - 3), \\ & 0 \geq 0.553(0.3830 - 0.25y) + 0.4471(-11.997 - y), \\ & z \geq 10 - 2 \ln(2.0696) + 4.7998(y - 2), \\ & y \in \{1, 2, 3\}.\end{array}$$

Solution optimale (8.5453, 2), d'où :

$$\text{LB} = 8.5453, \text{UB} = 8.5453.$$

STOP.

→ Solution optimale :

$$(\hat{x}, \hat{y}) = (1.0696, 2), \text{val} = 8.5453.$$

Convergence I

■ THÉORÈME

L'algorithme de décomposition de Benders généralisée converge en un nombre fini d'itérations.

■ PREUVE

- ✓ Si l'algorithme s'arrête à l'itération k alors : (i) on a bien la solution optimale et (ii) le nombre d'itérations est fini.
- ✓ Soit k l'indice d'une itération quelconque. Supposons que l'algorithme ne s'y arrête pas. Montrons que toutes les solution y^i pour $i < k$ sont toutes différentes de la solution y^k . Ainsi, la convergence finie découlerait du fait que \mathcal{Y} est fini. Soit i un indice appartenant à $\{1, \dots, k-1\}$. Deux cas :
 - Le sous-problème $\mathcal{P}(y^i)$ est réalisable. La solution (x^i, λ^i) satisfait les conditions KKT, en particulier la condition de complémentarité. Donc,

$$L(x^i, y^i, \lambda^i) = f(x^i, y^i) \geq \text{UB} > z^k.$$

Or, si y^k égale y^i alors :

$$z^k \geq L(x^i, y^i, \lambda^i).$$

Ce qui est absurde !

Convergence II

→ Le sous-problème $\mathcal{P}(y^i)$ n'est pas réalisable. La solution optimale du problème $\mathcal{R}(y^i)$ satisfait :

$$(\mu^i)^T G(x^i, y^i) > 0.$$

Puisque y^k satisfait, entre autres, la contrainte :

$$0 \geq \mu^i{}^T \left(G(x^i, y^i) + \nabla_y^T L(x^i, y^i) (y - y^i) \right).$$

Donc, si y^k égale y^i alors nous aurons :

$$0 \geq \mu^i{}^T G(x^i, y^i).$$

Ce qui est absurde !.

Conclusion, la solution y^k générée à l'itération k est différente de toutes celles générées avant. Puisque, \mathcal{Y} est fini alors l'algorithme converge en un nombre fini d'itérations.

Bibliographie

-  [D. G. Luenberger and Yinyu Ye \(2008\),
Linear and Nonlinear Programming,
Springer](#)
-  [M.S. Bazaraa, J.J. Jarvis and H.D. Sherali \(2006\),
Linear Programming and Network Flows](#)
-  [G.B. Dantzig and N.T. Mukund \(1997\),
Linear Programming,
Springer](#)
-  [R. J Venderbei \(2008\),
Linear programming, Foundations and extensions,
Springer](#)