

IN770 - Modelos y Algoritmos de Optimización

Resumen Descomposición de Benders

Basado en el Capítulo 6 del libro *Introduction to linear optimization*

Profesor: Fernando Ordóñez

Auxiliares: Benjamín Barrientos, José Miguel González

Descomposición de Benders

Considere un tomador de decisiones que debe actuar en dos etapas consecutivas. La primera involucra la elección de un vector de decisión \mathbf{x} . Posteriormente, se obtiene un poco de información nueva, y luego, en la segunda etapa, un nuevo vector \mathbf{y} de decisiones debe ser elegido. Con respecto a la naturaleza de la información obtenida, asumimos que hay K posibles escenarios, y que el escenario real sólo se revela después de haber escogido \mathbf{x} . Se usa ω para indexar los posibles escenarios y se denota $\alpha_\omega > 0$ como la probabilidad asociada al escenario ω . Dados los vectores de costo \mathbf{c} y \mathbf{f} asociados a las decisiones \mathbf{x} e \mathbf{y}_ω respectivamente, se tiene que las decisiones de la primera etapa deben satisfacer las restricciones:

$$\begin{aligned} \mathbf{Ax} &= \mathbf{b} \\ \mathbf{x} &\geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Adicionalmente, las decisiones de primera y segunda etapa deben satisfacer:

$$\begin{aligned} \mathbf{B}_\omega \mathbf{x} + \mathbf{Dy}_\omega &= \mathbf{d}_\omega \\ \mathbf{y}_\omega &\geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

para todo ω . El objetivo es escoger \mathbf{x} e $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_K$ tales que:

$$\begin{aligned} \min \quad & \mathbf{c}'\mathbf{x} + \alpha_1 \mathbf{f}'\mathbf{y}_1 + \dots + \alpha_K \mathbf{f}'\mathbf{y}_K \\ \text{s.a.} \quad & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & \mathbf{B}_1 \mathbf{x} + \mathbf{Dy}_1 = \mathbf{d}_1 \\ & \mathbf{B}_2 \mathbf{x} + \mathbf{Dy}_2 = \mathbf{d}_2 \\ & \vdots \\ & \mathbf{B}_K \mathbf{x} + \mathbf{Dy}_K = \mathbf{d}_K \\ & \mathbf{x}, \mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_K \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Este problema se llamará **problema maestro**. Dada la cantidad de escenarios, este puede ser un problema de optimización lineal de gran tamaño.

Considere un vector \mathbf{x} tal que $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ y $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$, y suponga que esta es la elección de decisiones para la primera etapa. Una vez que \mathbf{x} está fijo, las decisiones óptimas de segunda etapa \mathbf{y}_ω pueden determinarse por separado resolviendo para cada ω el problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & \mathbf{f}'\mathbf{y}_\omega \\ \text{s.a.} \quad & \mathbf{B}_\omega \mathbf{x} + \mathbf{Dy}_\omega = \mathbf{d}_\omega \\ & \mathbf{y}_\omega \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Sea $z_\omega(\mathbf{x})$ el costo óptimo del problema anterior, junto con la convención de que $z_\omega(\mathbf{x}) = \infty$ si el problema es infactible. Si se vuelve a la optimización de \mathbf{x} :

$$\begin{aligned} \min \quad & \mathbf{c}'\mathbf{x} + \sum_{\omega=1}^K \alpha_\omega z_\omega(\mathbf{x}) \\ \text{s.a.} \quad & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Por supuesto, para resolver este problema sólo consideramos los \mathbf{x} tales que ninguno de los $z_\omega(\mathbf{x})$ son ∞ .

El dual del problema de minimizar los costos para cada escenario ω está dado por:

$$\begin{aligned} \max \quad & \mathbf{p}'_\omega (\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}) \\ \text{s.a.} \quad & \mathbf{p}'_\omega \mathbf{D} \leq \mathbf{f}' \end{aligned}$$

Sea

$$\mathcal{P} = \{\mathbf{p} \mid \mathbf{p}'\mathbf{D} \leq \mathbf{f}'\} \neq \emptyset$$

Sean \mathbf{p}^i , $i = 1, \dots, I$ los puntos extremos de \mathcal{P} , y sean \mathbf{w}^j , $j = 1, \dots, J$ el conjunto completo de los rayos extremos de \mathcal{P} . Se tiene que $z_\omega(\mathbf{x}) < \infty$ si y solo si:

$$(\mathbf{w}^j)'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}) \leq 0 \quad \forall j$$

Cuando $z_\omega(\mathbf{x})$ es finito, es el costo óptimo del problema anterior, y este óptimo debe alcanzarse en un punto extremo de \mathcal{P} . En particular:

$$z_\omega(\mathbf{x}) = \max_{i=1, \dots, I} (\mathbf{p}^i)'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x})$$

Alternativamente, $z_\omega(\mathbf{x})$ es el número más chico z_ω tal que:

$$(\mathbf{p}^i)'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}) \leq z_\omega$$

Luego, el problema maestro se puede escribir como:

$$\begin{aligned} \min \quad & \mathbf{c}'\mathbf{x} + \sum_{\omega=1}^K \alpha_\omega z_\omega \\ \text{s.a.} \quad & \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \\ & (\mathbf{p}^i)'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}) \leq z_\omega \quad \forall i, \omega \\ & (\mathbf{w}^j)'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}) \leq 0 \quad \forall j, \omega \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

El número de variables se redujo considerablemente, pero el número de restricciones puede ser gigante.

Para cada $\omega = 1, \dots, K$ se considera el sub problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & \mathbf{f}'\mathbf{y}_\omega \\ \text{s.a.} \quad & \mathbf{D}\mathbf{y}_\omega = \mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^* \\ & \mathbf{y}_\omega \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Notar que los sub problemas solo difieren en el lado derecho. En particular, el problema dual correspondiente tiene siempre el mismo conjunto factible, que se denota \mathcal{P} . Por eso, se resuelven los sub problemas mediante el método simplex dual. Los posibles casos a considerar son:

- Si el método simplex dual indica que un sub problema (primal) es infactible, entrega un rayo extremo $\mathbf{w}^{j(\omega)}$ del conjunto dual factible \mathcal{P} tal que:

$$(\mathbf{w}^{j(\omega)})'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^*) > 0$$

Se identifica una restricción violada, que puede ser añadida al problema maestro.

- Ocurre lo mismo si el sub problema (primal) es factible y el método simplex dual devuelve una solución básica factible dual $\mathbf{p}^{i(\omega)}$ tal que:

$$(\mathbf{p}^{i(\omega)})'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^*) > z_\omega^*$$

- Si el sub problema (primal) es factible y el método simplex dual devuelve una solución básica factible dual $\mathbf{p}^{i(\omega)}$ tal que:

$$(\mathbf{p}^{i(\omega)})'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^*) \leq z_\omega^*$$

para todo ω , entonces, por optimalidad de los $\mathbf{p}^{i(\omega)}$ se tendrá:

$$(\mathbf{p}^i)'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^*) \leq z_\omega^*$$

para todos los puntos extremos \mathbf{p}^i . Además:

$$(\mathbf{w}^j)'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^*) \leq 0$$

para todos los rayos extremos \mathbf{w}^j . Entonces, no se viola ninguna restricción, se tiene un óptimo para el problema maestro y el algoritmo termina.

El algoritmo de descomposición de Benders consiste en:

1. Una iteración típica comienza con un problema maestro relajado, en el cual, solo algunas de las restricciones del problema maestro original son incluidas. Una solución óptima $(\mathbf{x}^*, \mathbf{z}^*)$ del problema maestro relajado es calculada.

2. Para cada ω , se resuelve:

$$\begin{aligned} \min \quad & \mathbf{f}'\mathbf{y}_\omega \\ \text{s.a.} \quad & \mathbf{D}\mathbf{y}_\omega = \mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^* \\ & \mathbf{y}_\omega \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

3. Si para cada ω , el sub problema correspondiente es factible y el costo óptimo es $\leq z_\omega^*$, se satisfacen todas las restricciones, se tiene una solución óptima al problema maestro, y el algoritmo termina.
4. Si el sub problema correspondiente a algún ω tiene una solución óptima cuyo costo es $> z_\omega^*$, se encontró una solución básica factible óptima $\mathbf{p}^{i(\omega)}$ para el dual del sub problema, y la restricción

$$(\mathbf{p}^{i(\omega)})'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^*) \leq z_\omega^*$$

se agrega al problema maestro relajado.

5. Si el sub problema correspondiente a algún ω es infactible, su dual tiene costo infinito, y se encuentra un rayo extremo con costo positivo $\mathbf{w}^{j(\omega)}$. Entonces, la restricción

$$(\mathbf{w}^{j(\omega)})'(\mathbf{d}_\omega - \mathbf{B}_\omega \mathbf{x}^*) \leq 0$$

se agrega al problema maestro relajado.