



Diskrete Optimierung

8. Übungsblatt

Gruppenübungen

Aufgabe G8.1 Beweise folgende Aussage aus der Vorlesung:

Sei $P = P(A, b)$ mit A ganzzahlig und $Ax \leq b$ TDI. Sei ferner $F = \{x \mid Ax \leq b, ax = \beta\}$ mit a ganzzahlig und $\beta \in \mathbb{Z}$ eine Seite von P . Dann ist $Ax \leq b, ax = \beta$ TDI.

Hinweis: Siehe Schrijver, Theorem 22.2.

Aufgabe G8.2

Modelliere die folgenden Teilmengen des \mathbb{R}^2 jeweils als zulässigen Bereich eines gemischt-ganzzahligen linearen Programms:

- (a) $M_1 = \{(1, 1), (2, 3), (3, 1), (4, 2)\}$
- (b) $M_2 = ([0, 1] \times \{1\}) \cup ([1, 2] \times \{3\}) \cup ([2, 3] \times \{2\}) \cup ([3, 4] \times \{3\})$
- (c) $M_3 = \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 \mid -3 \leq x_1 \leq 3, |x_1| \leq x_2 \leq |x_1| + 1\}$

312

22. Integral polyhedra and total dual integrality

has an integral optimum solution y for each integral c for which the minimum is finite.

In a sense, 'each face of a TDI-system is TDI again'. That is:

Theorem 22.2. Let $Ax \leq b; ax \leq \beta$ be a TDI-system. Then the system $Ax \leq b; ax = \beta$ is also TDI.

Proof. Let c be an integral vector, with

$$(7) \quad \max \{cx \mid Ax \leq b, ax = \beta\} \\ = \min \{yb + (\lambda - \mu)\beta \mid y \geq 0; \lambda, \mu \geq 0; yA + (\lambda - \mu)a = c\}$$

finite. Let $x^*, y^*, \lambda^*, \mu^*$ attain these optima (possibly being fractional). Let $c' := c + \lceil \mu^* \rceil a$. Then the optima

$$(8) \quad \max \{c'x \mid Ax \leq b; ax \leq \beta\} = \min \{yb + \lambda\beta \mid y \geq 0; \lambda \geq 0; yA + \lambda a = c'\}$$

are finite, since $x := x^*$ is a feasible solution for the maximum, and $y := y^*, \lambda := \lambda^* + \lceil \mu^* \rceil - \mu^*$ is a feasible solution for the minimum.

Since $Ax \leq b; ax \leq \beta$ is TDI, the minimum (8) has an integer optimum solution, say, $\tilde{y}, \tilde{\lambda}$. Then $y := \tilde{y}, \lambda := \tilde{\lambda}, \mu := \lceil \mu^* \rceil$ is an integer optimum solution for the minimum in (7), it is feasible in (7), and it is optimum as:

$$(9) \quad \tilde{y}b + (\tilde{\lambda} - \lceil \mu^* \rceil)\beta = \tilde{y}b + \tilde{\lambda}\beta - \lceil \mu^* \rceil\beta + (\lambda^* + \lceil \mu^* \rceil - \mu^*)\beta - \lceil \mu^* \rceil\beta \\ = y^*b + (\lambda^* - \mu^*)\beta.$$

(Here \leq follows from the fact that $y^*, \lambda^*, \mu^* + \lceil \mu^* \rceil - \mu^*$ is a feasible solution for the minimum in (8), and $\tilde{y}, \tilde{\lambda}$ is an optimum solution for this minimum.) So the minimum in (7) has an integral optimum solution. \square

22.2. TWO COMBINATORIAL APPLICATIONS

To illustrate the notion of total dual integrality, we describe here two combinatorial applications.

Application 22.1. Arborances. Let $D = (V, A)$ be a directed graph, and let r be a fixed vertex of D . An r -arborescence is a set A' of $|V| - 1$ arcs forming a spanning tree such that each vertex $v \neq r$ is entered by exactly one arc in A' . So for each vertex v there is a unique directed path in A' from r to v . An r -cut is an arc set of the form $\delta^-(U)$ for some nonempty subset U of $V \setminus \{r\}$. [As usual, $\delta^-(U)$ denotes the set of arcs entering U .] It is not difficult to see that the r -arborescences are the inclusion-wise minimal sets of arcs intersecting all r -cuts. Conversely, the inclusion-wise minimal r -cuts are the inclusion-wise minimal sets of arcs intersecting all r -arborescences. Fulkerson [1974] showed:

Theorem 22.3 (Optimum arborescence theorem). For any 'length' function $l: A \rightarrow \mathbb{Z}_+$, the minimum length of an r -arborescence is equal to the maximum number t of r -cuts C_1, \dots, C_t (repetition allowed) so that no arc a is in more than $l(a)$ of these cuts.

This result can be formulated in terms of integer linear programming as follows. Let C be the matrix with rows the incidence vectors of all r -cuts. So the columns of C are

Aufgabe G8.3 Sei $G = (V, E)$ ein Graph mit $|V| = n$ und $P(G)$ das zugehörige Stabile-Mengen-Polytop, d. h.

$$P(G) = \text{conv}\{x \in \{0, 1\}^n \mid x_i + x_j \leq 1 \forall (i, j) \in E\}.$$

Beweise die folgenden Aussagen:

- (a) $P(G)$ ist volldimensional.
- (b) $P(G)$ ist *submonoton*, das heißt $x \in P(G)$ impliziert $y \in P(G)$ für alle $0 \leq y \leq x$. Alle nichttrivialen Facetten von $P(G)$ haben nichtnegative Koeffizienten, das heißt, wenn $a^T x \leq \alpha$ eine facettendefinierende Ungleichung ist, gilt $a \geq 0$. Nichttriviale Facetten sind diejenigen, die *nicht* durch die Ungleichung $x_j \geq 0$ induziert werden.
- (c) Die Nichtnegativitätsbedingungen $x_j \geq 0$ induzieren Facetten von $P(G)$.

Hausübungen

Aufgabe H8.1 Löse folgendes Optimierungsprobleme mit Hilfe von Gomory-Schnitten:

$$\begin{array}{ll}
 \max & 4x_1 - x_2 \\
 \text{s.t.} & 7x_1 - 2x_2 \leq 14 \\
 & x_2 \leq 3 \\
 \text{(IP)} & 2x_1 - 2x_2 \leq 3 \\
 & x_1, x_2 \geq 0 \\
 & x_1, x_2 \in \mathbb{Z},
 \end{array}
 \qquad
 \begin{array}{ll}
 \max & 4x_1 - x_2 \\
 \text{s.t.} & 7x_1 - 2x_2 \leq 14 \\
 & x_2 \leq 3 \\
 \text{(MIP)} & 2x_1 - 2x_2 \leq 3 \\
 & x_1, x_2 \geq 0 \\
 & x_1 \in \mathbb{Z}.
 \end{array}$$

Zur Lösung der LP-Relaxierungen kann eine Implementierung des Simplex-Algorithmus' genutzt werden (z. B. deine eigene Implementierung aus der Einführung in die Optimierung, `polymake` oder `CPLEX`).

Aufgabe H8.2 Gegeben seien $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $b \in \mathbb{R}^m$, $c \in \mathbb{R}^n$ sowie $l, u \in \mathbb{R}^n$. Formuliere das folgende Problem als gemischt-ganzzahliges Programm:

Maximiere $c^T x$ unter der Bedingung, dass mindestens k der Ungleichungen $A_i x \leq b_i$ ($1 \leq i \leq m$) erfüllt sind, wobei $l \leq x \leq u$ gilt.

Aufgabe H8.3

- (a) Sei $P_1 = \{(x, y) \in \mathbb{R}_+ \times \mathbb{Z} \mid x + y \geq b\}$ und $f = b - \lfloor b \rfloor$. Zeige, dass die Ungleichung

$$x \geq f \cdot (\lfloor b \rfloor - y)$$

gültig für P_1 ist.

- (b) Sei $P_2 = \{(x, y) \in \mathbb{R}_+ \times \mathbb{Z} \mid y \leq b + x\}$ und $f = b - \lfloor b \rfloor$. Zeige, dass die Ungleichung

$$y \leq \lfloor b \rfloor + \frac{x}{1 - f}$$

gültig für P_2 ist.