

Dann ist $Q = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b, d' \leq x \leq d''\}$ ein beschränktes Polyeder, also nach dem Theorem von Minkowski-Weyl ein Polytop.

Nach Satz V.4.2. wird $\max \{c^T x : x \in Q\}$ an einer Ecke \tilde{x} von Q angenommen. Insbesondere, da $x^* \in Q$ und $\tilde{x} \in P$ ist, gilt $c^T \tilde{x} = c^T x^*$. Nun ist $\tilde{x} \in \mathbb{Z}^n$, weil

$$Q = \left\{ x \in \mathbb{R}^n : \begin{bmatrix} A \\ -I \\ I \end{bmatrix} x \leq \begin{bmatrix} b \\ -d' \\ d'' \end{bmatrix} \right\} \text{ ist und weil } \begin{bmatrix} A \\ -I \\ I \end{bmatrix} \text{ VU ist}$$

und weil wir somit Satz 3 anwenden können. \square

Korollar 5: Sei $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ VU, $b \in \mathbb{Z}^m$, $c \in \mathbb{Z}^n$. Dann haben die beiden linearen Programme

$$\max \{c^T x : Ax \leq b\} = \min \{b^T y : A^T y = c, y \geq 0\}$$

ganzzahlige Lösungen, falls die Optima endlich sind.

Bew.: Folgt aus Satz 4, weil die Matrix

$$\begin{bmatrix} A^T \\ -A^T \\ -I \end{bmatrix} \in \mathbb{Z}^{(2n+m) \times m} \text{ VU ist. (Warum?) } \square$$

§2 Vollständig unimodulare Matrizen & bipartite Graphen

Satz 1 Sei $G=(V,E)$ ein ungerichteter Graph. Dann gilt:

G ist bipartit \Leftrightarrow Inzidenzmatrix $A \in \mathbb{R}^{V \times E}$ von G ist VU

Bew. „ \Rightarrow “: Sei B eine $t \times t$ Teilmatrix von A .

Zeige: $\det B \in \{-1, 0, +1\}$ per Induktion nach t .

$t=1$: ✓

$t > 1$: 1. Fall: B enthält eine Nullspalte. Dann $\det B = 0$

2. Fall: B enthält eine Spalte, die genau eine 1 enthält.

Dann ist $|\det B| = |\det \begin{bmatrix} 1 & b^T \\ 0 & B' \end{bmatrix}|$ mit

$$b \in \mathbb{R}^{t-1}, B' \in \mathbb{R}^{(t-1) \times (t-1)}$$

Nach I.V. ist $\det B' \in \{-1, 0, +1\}$, also auch

$\det B \in \{-1, 0, +1\}$, weil $|\det B| = |\det B'|$.

3. Fall: Jede Spalte von B enthält genau zwei Einsen.

Da G bipartit ist, kann man (nach evtl.

Permutation der Zeilen) B als $B = \begin{bmatrix} B' \\ B'' \end{bmatrix}$ schreiben,

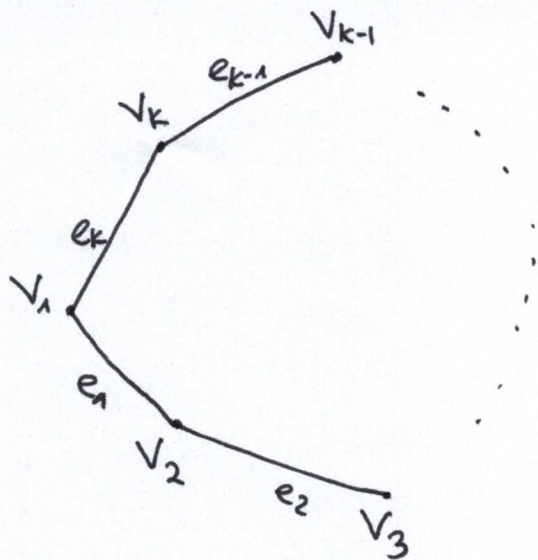
wobei jede Spalte von B' und jede Spalte von B'' genau eine Eins enthält.

Aufaddieren aller Zeilen von B' ergibt den Vektor $(1, \dots, 1)$, genauso wie das Aufaddieren aller Zeilen von B'' . D.h. die Zeilen von B sind linear abhängig: $\det B = 0$.

⇐: Sei $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ und angenommen der Graph G ist nicht bipartit. Dann enthält G einen Kreis ungerader Länge mit Knoten v_1, \dots, v_k und Kanten e_1, \dots, e_k .

Die zugehörige Teilmatrix von A (mit Zeilen v_1, \dots, v_k und Spalten e_1, \dots, e_k) ist von der Form:

$$\begin{array}{c}
 v_1 \\
 v_2 \\
 v_3 \\
 \vdots \\
 v_{k-1} \\
 v_k
 \end{array}
 \begin{bmatrix}
 e_1 & e_2 & e_3 & \dots & e_{k-1} & e_k \\
 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \\
 1 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\
 0 & 1 & 1 & \dots & 0 & 0 \\
 \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 1
 \end{bmatrix}$$



Entwickle die Determinante dieser Matrix nach der k -ten Spalte:
 Dann sieht man, dass die Determinante gleich
 $(+1) \cdot 1 + (+1) \cdot 1 = 2$ ist (k ungerade!).

Also ist A nicht VU . □

Korollar 2: (Matching-Theorem von König, siehe Satz II.3.2)
 Sei $G=(V,E)$ ein bipartiter Graph. Dann gilt $\nu(G) = \tau(G)$.

Bew.: $\nu(G) = \max \{ |M| : M \subseteq E \text{ Matching in } G \}$
 $= \max \left\{ \sum_{e \in E} x_e : x_e \geq 0 \forall e \in E, x_e \in \mathbb{Z}, \sum_{e: e \in \partial v} x_e \leq 1 \forall v \in V \right\}$

$$= \max \left\{ 1^T x : x \in \mathbb{Z}^E, x \geq 0, Ax \leq 1 \right\}$$

$A \text{ vu, Satz 1.5}$

$$= \max \left\{ 1^T x : x \in \mathbb{R}^E, x \geq 0, Ax \leq 1 \right\}$$

$$= \max \left\{ 1^T x : x \in \mathbb{R}^E, \begin{pmatrix} A \\ -I \end{pmatrix} x \leq \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

LP Dualität

$$= \min \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} y \\ \tilde{y} \end{pmatrix} : y \in \mathbb{R}^V, \tilde{y} \in \mathbb{R}^E, y \geq 0, \tilde{y} \geq 0, \right.$$

$$\left. \begin{pmatrix} A \\ -I \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} y \\ \tilde{y} \end{pmatrix} = 1^T \right\}$$

$$= \min \{ 1^T y : y \in \mathbb{R}^V, \tilde{y} \in \mathbb{R}^E, y \geq 0, \tilde{y} \geq 0, A^T y = 1^T + \tilde{y} \}$$

$$= \min \{ 1^T y : y \in \mathbb{R}^V, y \geq 0, A^T y \geq 1 \}$$

$A^T v u$, Satz 1.5

$$= \min \{ 1^T y : y \in \mathbb{Z}^V, y \geq 0, A^T y \geq 1 \}$$

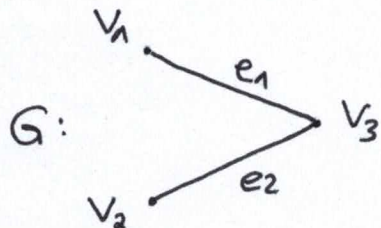
$$= \min \left\{ \sum_{v \in V} y_v : y_v \in \mathbb{Z}, y_v \geq 0 \forall v \in V, y_u + y_v \geq 1 \forall \{u, v\} \in E \right\}$$

$$= \tau(G)$$

\uparrow $y \in \mathbb{Z}^V$, Minimum wird an einem Vektor angenommen, der nur 0/1-Komponenten enthält.

Dann ist $y_v = 1 \Leftrightarrow v$ ist Knoten in einer minimalen Knotenüberdeckung. \square

Beispiel 3



Knotenüberdeckungen: $\{v_3\}, \{v_1, v_2\}$
 $\rightarrow \tau(G) = 1$

Matchings: $\{e_1\}, \{e_2\} \rightarrow \nu(G) = 1$

$$\nu(G) = \max \{ x_1 + x_2 : x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_1 \in \mathbb{Z}, x_2 \in \mathbb{Z}, x_1 \leq 1, x_2 \leq 1, x_1 + x_2 \leq 1 \} (*)$$

$$= \max \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}^T x : x \geq 0, x \in \mathbb{Z}^2, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} x \leq 1 \right\}$$

$$= \max \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}^T x : x \geq 0, x \in \mathbb{R}^2, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} x \leq 1 \right\}$$

$$= \max \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}^T x : x \in \mathbb{R}^{2=E}, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} x \leq \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

$$= \min \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}^T y : y \in \mathbb{R}^{5=V+E}, y \geq 0, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}^T y = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$= \min \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}^T y : y \in \mathbb{R}^{3=V}, \tilde{y} \in \mathbb{R}^{2=E}, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}^T y = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \tilde{y}, y \geq 0, \tilde{y} \geq 0 \right\}$$

$$= \min \{ 1^T y : y \in \mathbb{R}^3, y \geq 0, A^T y \geq 1 \}$$

$$= \min \{ y_1 + y_2 + y_3 : y_1 \in \mathbb{Z}, y_2 \in \mathbb{Z}, y_3 \in \mathbb{Z}, y_1 \geq 0, y_2 \geq 0, y_3 \geq 0, \\ y_1 + y_3 \geq 1, y_2 + y_3 \geq 1 \} \quad (**)$$

Optimale Lösungen für (*): $x = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

" " " (**): $y = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow \nu(G) = 1 \text{ und } \tau(G) = 1$$

Def. 4 Sei $G = (V, E)$. Das Matchingpolytop von G ist die konvexe Hülle der charakteristischen Vektoren von Matchings in G :

$$M(G) = \text{conv} \{ \chi^M : M \subseteq E \text{ Matching in } G \} \subseteq \mathbb{R}^E$$

Korollar 5 Sei $G = (V, E)$ bipartit. Dann ist

$$M(G) = \{ x \in \mathbb{R}^E : x \geq 0, Ax \leq 1 \},$$

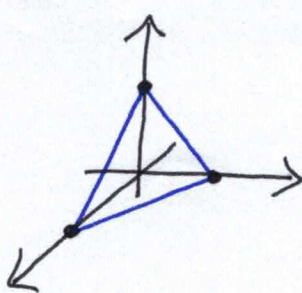
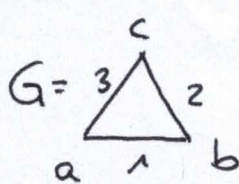
wobei A die Inzidenzmatrix von G ist.

Bew. : " \subseteq ": \checkmark

" \supseteq ": Die rechte Seite $Q = \{ x : x \geq 0, Ax \leq 1 \}$ ist beschränkt. Also nach Minkowski-Weyl ein Polytop.

Somit ist Q die konvexe Hülle seiner Ecken. Da A $V \times U$ ist, sind nach Satz 1.5 alle Ecken von Q ganzzahlig. Jeder ganzzahlige Vektor in Q ist charakteristischer Vektor eines Matchings in G . \square

Beispiel 6



$$M(G) = \text{conv} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

aber $\{x \in \mathbb{R}^E : x \geq 0, Ax \leq 1\} = \{x \in \mathbb{R}^3 : x \geq 0, \begin{matrix} & 1 & 2 & 3 \\ a & \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ c & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} x \leq 1 \end{matrix}\} \ni \begin{pmatrix} y_2 \\ y_2 \\ y_2 \end{pmatrix}$

Da $\begin{pmatrix} y_2 \\ y_2 \\ y_2 \end{pmatrix} \notin M(G)$ gilt $M(G) \neq \{x \in \mathbb{R}^E : x \geq 0, Ax \leq 1\}$.

Korollar 5 gilt nur für bipartite Graphen.

Korollar 7 (Theorem von Egerváry (1931))

Sei $G=(V,E)$ bipartit und $w: E \rightarrow \mathbb{Z}$ eine ganzzahlige Gewichtsfunktion. Dann gilt:

$$\nu_w(G) = \min \left\{ \sum y_v : y \in \mathbb{Z}^V, y \geq 0, y_u + y_v \geq w(e_{u,v}) \forall e_{u,v} \in E \right\}$$

Bew.: Weil $A \in \mathbb{R}^{V \times E}$ Inzidenzmatrix von G VU ist, gilt

$$\max \{w^T x : x \in \mathbb{Z}^E, x \geq 0, Ax \leq 1\}$$

$A^T VU$, Satz 1.5

$$= \max \{w^T x : x \in \mathbb{R}^E, x \geq 0, Ax \leq 1\}$$

LP Dualität

$$= \min \{1^T y : y \in \mathbb{R}^V, y \geq 0, A^T y \geq w\}$$

$A^T VU$, Satz 1.5

$$= \min \{1^T y : y \in \mathbb{Z}^V, y \geq 0, A^T y \geq w\} \quad \square$$