

8a. Diskrete Optimierung

Netzwerkflussprobleme

Optimierung SoSe 2020
Dr. Alexey Agaltsov



Plan

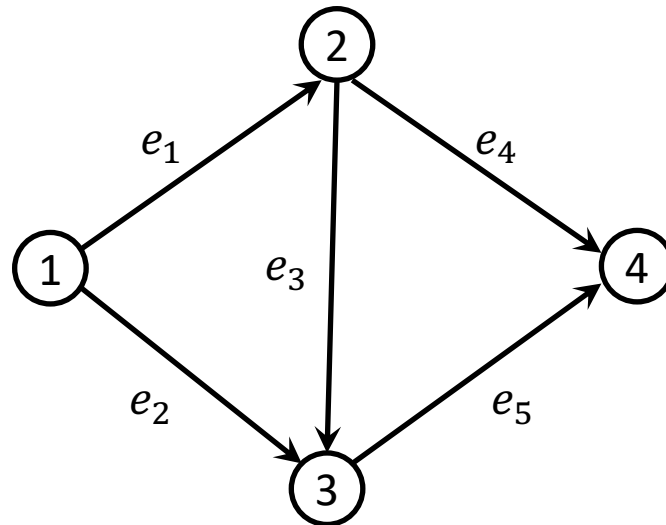
- Netzwerkflussprobleme: Theorie
- Netzwerkflussprobleme: Beispiele
- Total unimodulare Matrizen



Gerichteter Graph

Ein **gerichteter Graph** ist ein Tupel $G = (V, E)$ wobei:

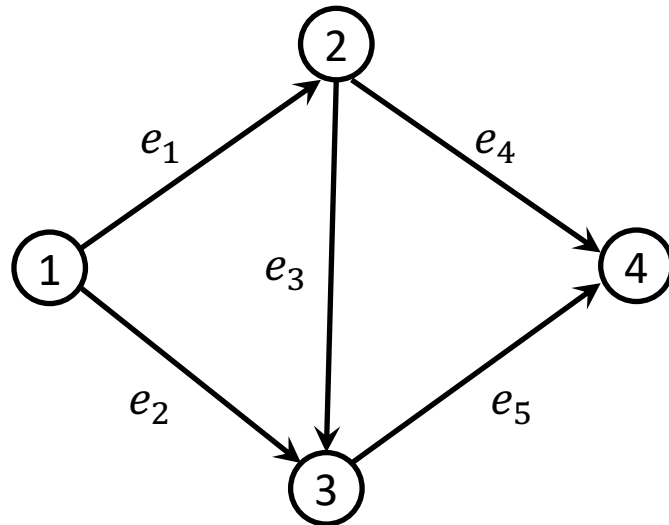
1. $V \neq \emptyset, |V| < \infty$ ist eine **Knotenmenge**
2. $E \subseteq V \times V$ ist eine **gerichtete Kantenmenge**



Knoten-Kanten-Inzidenzmatrix

$$A = (a_{ie}) \in \mathbb{R}^{|V| \times |E|}$$

$$a_{ie} = \begin{cases} 1, & i = e[0] \text{ (} i \text{ ist der Startknoten von } e \text{)} \\ -1, & i = e[1] \text{ (} i \text{ ist der Endknoten von } e \text{)} \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$



$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

Netzwerkflussproblem

Seien gegeben:

- Gerichteter Graph $G = (V, E)$

- Vorrat $b_i \in \mathbb{Z}$ im Knoten $i \in V$

$$b_i < 0 \sim \text{Bedarf}$$

$$\sum_{i \in V} b_i = 0$$

- Untere und obere Transportkapazitäten $l_e \leq u_e \quad \forall e \in E$
- Transportkosten $c_e \quad \forall e \in E$



Netzwerkflussproblem

Jeder Kante e ordnen wir einen Fluss $x_e \in \mathbb{Z}$ entlang E . Vektor $x = (x_e)_{e \in E}$ heißt **zulässiger Netzwerkfluss**, falls:

- Die Kapazitätsbeschränkung ist erfüllt:

$$l_e \leq x_e \leq u_e \quad \forall e \in E$$

- Die Bedarfe und die Vorräte werden verglichen:

$$b_i = \sum_{e[0]=i} x_e - \sum_{e[1]=i} x_e \quad \forall i \in V$$

Flusserhaltungsbedingung

$$Ax = b, \quad b = (b_i)_{i \in V}$$



Netzwerkflussproblem

Minimiere *Transportkosten* $= \sum_{e \in E} c_e x_e$ über $x = (x_e)_{e \in E} \in \mathbb{Z}^{|E|}$

u.d.N. $Ax = b$

Flusserhaltungsbedingung

$\ell_e \leq x_e \leq u_e \quad \forall e \in E$ *Kapazitätsbeschränkung*



Plan

- Netzwerkflussprobleme: Theorie
- Netzwerkflussprobleme: Beispiele
- Total unimodulare Matrizen



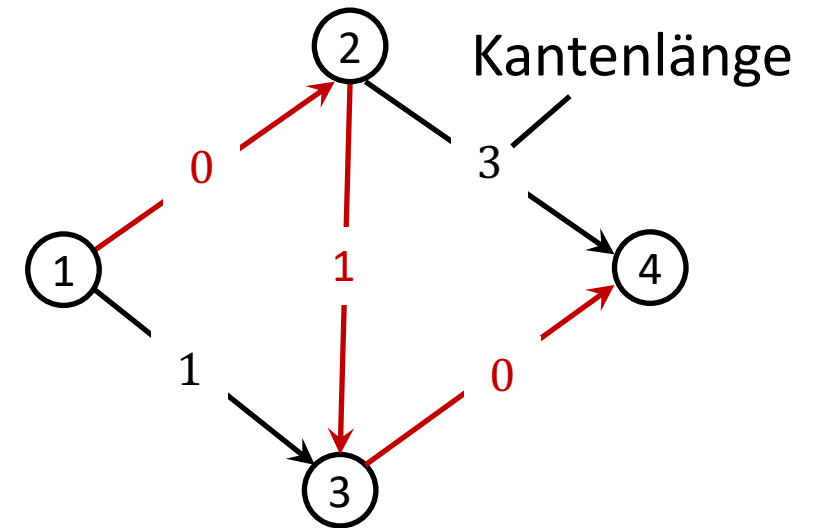
Wege

- Die Kantenfolge (e_1, \dots, e_N) heißt **Weg** von $e_1[0]$ nach $e_N[1]$ falls:

$$e_i[1] = e_{i+1}[0] \quad i = 1, \dots, N - 1$$

- Sei $c_e \geq 0$ die **Länge** der Kante $e \in E$
- Die **Länge** des Weges $P = (e_1, \dots, e_N)$:

$$\ell(P) := c_{e_1} + \dots + c_{e_N}$$

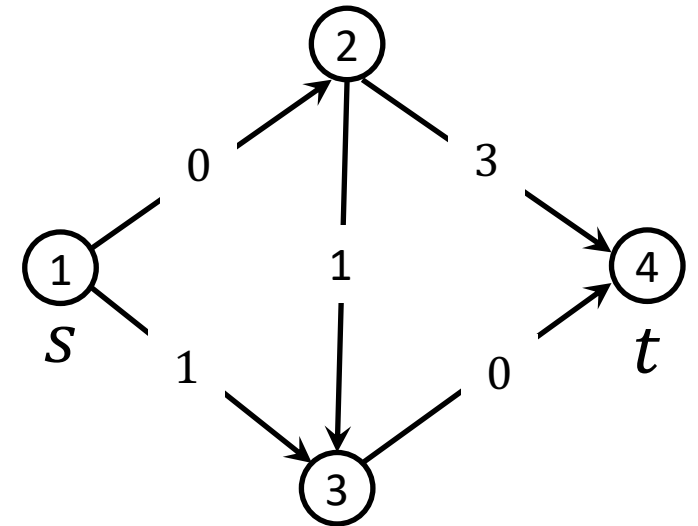


Problem des kürzesten Pfades

Seien gegeben:

- Gerichteter Graph $G = (V, E)$
- Startknoten $s \in V$ und Endknoten $t \in V$
- Die Länge $c_e \geq 0$ jeder Kante $e \in E$

Finde den möglichst kurzen Weg von s nach t



Entscheidungsvariablen

Minimiere *Pfadlänge* $= \sum_{e \in E} c_e x_e$ über $x = (x_e)_{e \in E} \in \mathbb{Z}^{|E|}$

u.d.N. $Ax = b$ *Flusserhaltungsbedingung*

Knoten-Kanten-Inzidenzmatrix \swarrow $0 \leq x_e \leq 1 \quad \forall e \in E$

- Entscheidungsvektor $x = (x_e)_{e \in E}$ beschreibt einen Pfad:

$$x_e = \begin{cases} 1, & \text{Die Kante } e \text{ gehört dem Pfad} \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$

- Vektor $b = (b_i)_{i \in V}$ der Bedarfe und Vorräte:

$$b_i = \begin{cases} 1, & i = s \quad (i \text{ ist der Startknoten des Graphen}) \\ -1, & i = t \quad (i \text{ ist der Endknoten des Graphen}) \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$



Beispiel: Zuordnungsproblem

Beim Lagenschwimmen werden konsequent vier Schwimmmarten von vier Schwimmern verwendet

Die besten Schwimmer zeigen die folgenden Durchschnittszeiten:

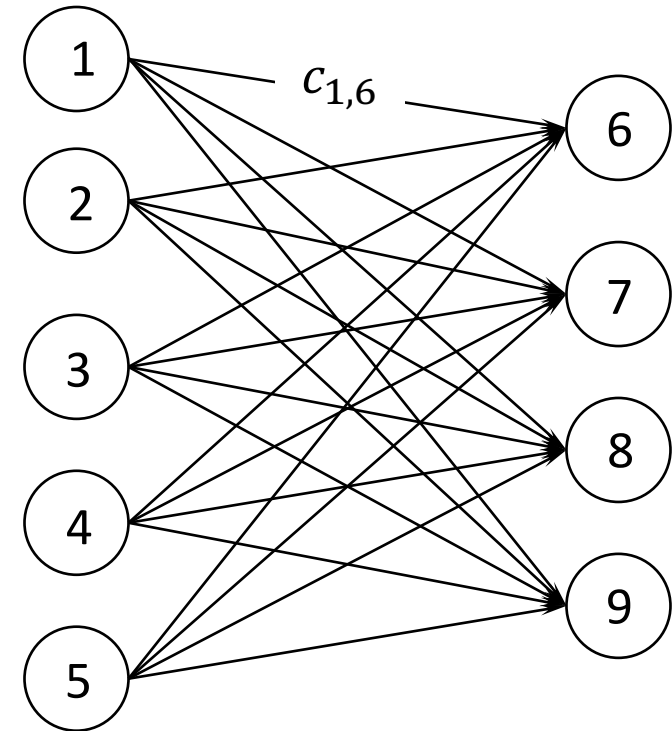
Schwimmart \ Schwimmer	1	2	3	4	5
Rücken (6)	33.0	35.6	34.6	36.3	33.5
Brust (7)	40.5	35.7	38.5	35.9	38.2
Schmetterling (8)	32.1	29.5	28.8	33.2	30.2
Freistil (9)	29.7	28.9	28.6	30.5	31.0

Ordne die Schwimmer den Schwimmmarten so zu, das die durchschnittliche gesamte Schwimmzeit minimal ist



Modellierung

- Knoten $i = 1, \dots, 5$ sind Schwimmer und $i = 6, 7, 8, 9$ Schwimmarten
- Wir fügen eine Kante (i, j) für alle $i \in \{1, \dots, 5\}$ und $j \in \{6, \dots, 9\}$
- Die Länge c_{ij} ist die durchsch. Schwimmzeit für i beim Stil j



Modellierung

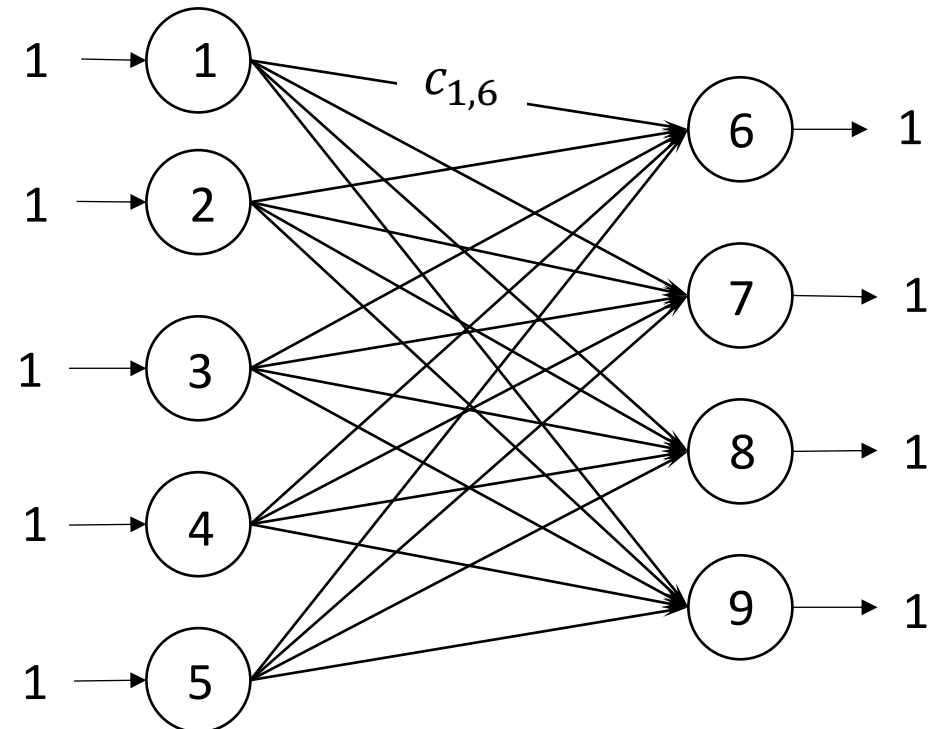
- $x_{ij} = \begin{cases} 1, & i \text{ ist ein Schwimmer, dem die Schwimmart } j \text{ zugeordnet wird} \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$

- Vorräte $b_i = 1$ für $i = 1, \dots, 5$

Jeder Schwimmer schwimmt nur einmal

- Bedarfe $b_i = -1$ für $i = 6, \dots, 9$

Höchstens ein Schwimmer per Stil



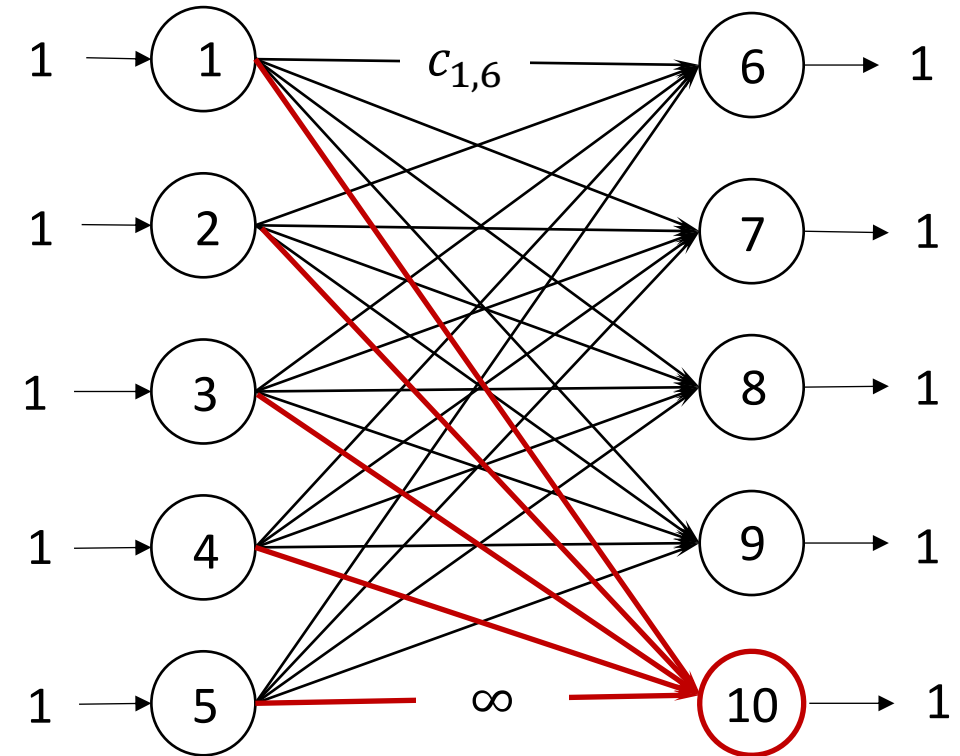
Gesamtvorrat \neq Gesamtbedarf! ¹⁵



Modellierung

- Wir fügen einen Dummy-Knoten mit Bedarf von 1 hinzu
- Der entsprechende Schwimmer nimmt nicht teil
- Die zugehörigen Schwimmzeiten

$$c_{i,10} = \infty$$



Dummy-Knoten

Als Netzwerkflussproblem

Minimiere *Gesamtschwimmzeit* $= \sum_{i,j} c_{ij} x_{ij}$

u.d.N. $Ax = b$ *Flusserhaltungsbedingung*

$$0 \leq x_{ij} \leq 1 \quad \forall i, j$$

$$x_{ij} \in \mathbb{Z}, i \in \{1, \dots, 5\}, j \in \{6, \dots, 10\}$$




```

1. import numpy as np
2. import cvxpy as cp
3.
4. N = 5 # Knotenzahl
5. M = 1000 # große Zahl
6.
7. b = np.hstack([np.ones(N), -np.ones(N)])
8. A = np.vstack([np.repeat(np.eye(N), N, axis=1),
9.                 np.tile(-np.eye(N), N)])
10.
11. c = np.array([33.0, 40.5, 32.1, 29.7, M, # Schwimmer 1
12.              35.6, 35.7, 29.5, 28.9, M, # Schwimmer 2
13.              34.6, 38.5, 28.8, 28.6, M, # Schwimmer 3
14.              36.3, 35.9, 33.2, 30.5, M, # Schwimmer 4
15.              33.5, 38.2, 30.2, 31.9, M]) # Schwimmer 5
16.
17. x = cp.Variable(N*N)
18.
19. # Nebenbedingungen
20. NB = [ A @ x == b, x <= 1, x >= 0]
21.
22. # Zielfunktion
23. f = cp.Minimize(cp.sum(cp.multiply(c, x)))

```

```

24.
25. # Lösung
26. P = cp.Problem(f, NB).solve()
27.
28. print(x.value)

```

Schwimmer 1	[1	0	0	0	0
Schwimmer 2	0	0	0	1	0
Schwimmer 3	0	0	1	0	0
Schwimmer 4	0	1	0	0	0
Schwimmer 5	0	0	0	0	1]
	Rücken	Brust	Schmetterling	Freistil	-

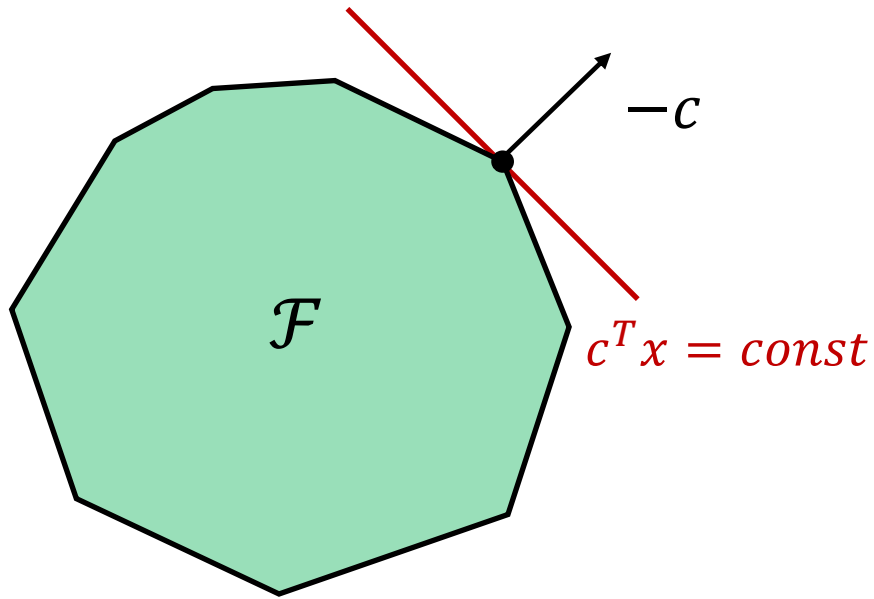


Plan

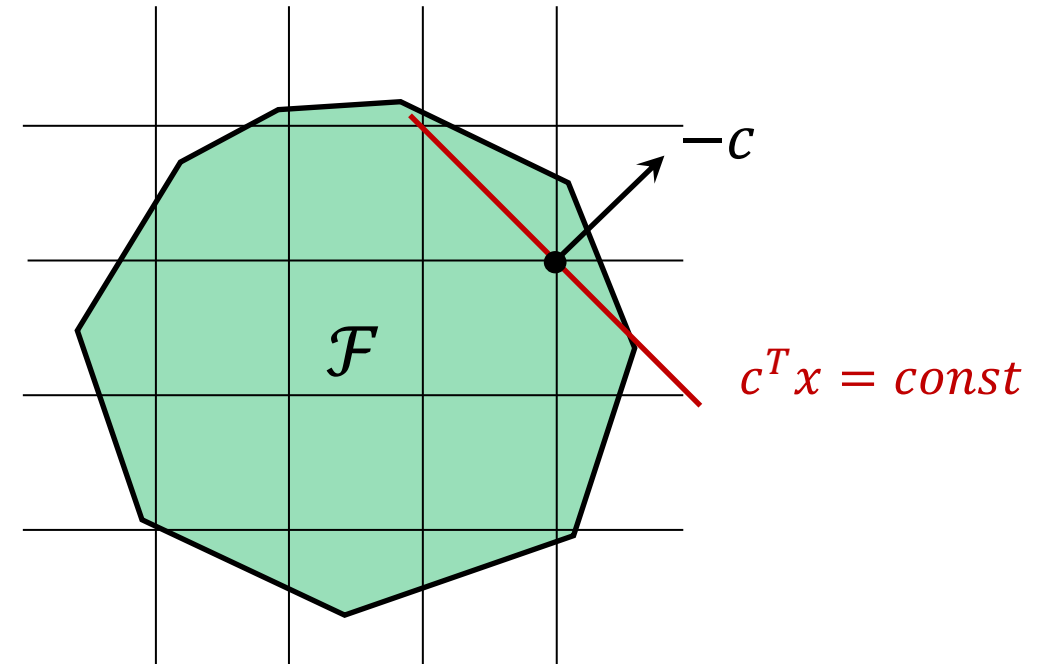
- Netzwerkflussprobleme: Theorie
- Netzwerkflussprobleme: Beispiele
- Total unimodulare Matrizen



Ganzzahliges lineares Programm



Minimiere $c^T x$ über $x \in \mathbb{R}^n$
u.d.N. $Ax \leq b$



Minimiere $c^T x$ über $x \in \mathbb{Z}^n$
u.d.N. $Ax \leq b$



Ganzzahlige Lösungen

Minimiere $c^T x$ über $x \in \mathbb{R}^n$
u.d.N. $Ax \leq b$

Minimiere $c^T x$ über $x \in \mathbb{Z}^n$
u.d.N. $Ax \leq b$

- Seien alle Eckpunkte von $\mathcal{F} = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$ ganzzahlig (i.e. $\in \mathbb{Z}^n$)
- Sei \bar{x} eine optimale Lösung des linearen Programms, die wir mit dem Simplex-Verfahren fanden
- Dann ist \bar{x} eine optimale Lösung des ganzzahligen linearen Programms

Wie kann man garantieren, dass alle Eckpunkte von \mathcal{F} ganzzahlig sind?



Total unimodulare Matrizen

- $A \in \mathbb{Z}^{m \times n}$ heißt **total unimodular** (kurz TU), falls für jede quadratische Teilmatrix $B \subseteq A$ gilt:

$$\det B \in \{0, 1, -1\}$$

- Also kann A nur Elemente $0, 1, -1$ enthalten



Satz 8.1. Ganzzahlige Eckpunkte

$$\mathcal{F} = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\} \quad A \text{ hat vollen Spaltenrang}$$

Angenommen:

- $A \in \mathbb{Z}^{m \times n}$ ist total unimodular
- $b \in \mathbb{Z}^m$

Ist \bar{x} ein Eckpunkt von \mathcal{F} , so $\bar{x} \in \mathbb{Z}^n$



Beweis

Sei $\bar{x} \in \mathcal{F}$ ein Eckpunkt

Satz 6.5

$\exists \mathcal{B} \subseteq \{1, \dots, m\}$ so, dass:

- $A[\mathcal{B}, :] \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ist regulär
- $A[\mathcal{B}, :] \bar{x} = b[\mathcal{B}]$

$$\begin{array}{ccc} \bar{x} = A[\mathcal{B}, :]^{-1} b[\mathcal{B}] & \in & \mathbb{Z}^n \\ \in \mathbb{Z}^{n \times n} & & \in \mathbb{Z}^n \end{array}$$



TU-erhaltende Operationen

- A ist TU $\Leftrightarrow A^T$ ist TU

B ist eine Teilmatrix von $A \Leftrightarrow B^T$ ist eine Teilmatrix von A^T

- A ist TU $\Leftrightarrow [A \ I]$ ist TU, wobei I ist die Einheitsmatrix



TU-erhaltende Operationen

- A ist TU $\Leftrightarrow A^T$ ist TU

B ist eine Teilmatrix von $A \Leftrightarrow B^T$ ist eine Teilmatrix von A^T

- A ist TU $\Leftrightarrow [A \ I]$ ist TU, wobei I ist die Einheitsmatrix

Beispiel:

$$[A, I] = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & 1 & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Teilmatrizen 1×1 sind gleich $0, 1, a_{ij}$

Teilmatrizen 2×2 sind $A, I, \begin{bmatrix} a_{1j} & 1 \\ a_{2j} & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} a_{1j} & 0 \\ a_{2j} & 1 \end{bmatrix}$

Ihre Determinanten sind gleich $0, 1, \pm a_{ij}, \det A$



Satz 8.2. Hinreichende Bedingung der TU

Sei $A = (a_{ij}) \in \mathbb{Z}^{m \times n}$ mit $a_{ij} \in \{0, 1, -1\} \forall i, j$. Angenommen:

- Jede Spalte von A enthält höchstens 2 verschiedene von Null Elemente
- $\{1, \dots, m\} = M_1 \sqcup M_2$, sodass für jede Spalte j mit zwei verschiedenen von Null Elementen gilt:

$$\sum_{i \in M_1} a_{ij} = \sum_{i \in M_2} a_{ij}$$

Dann ist A total unimodular



Beweis

Angenommen, A ist nicht TU

Sei $B = A[I, K]$ die kleinste Teilmatrix mit $\det B \notin \{0, 1, -1\}$



Jede Spalte von B enthält zwei verschiedene von Null Elemente



Annahme

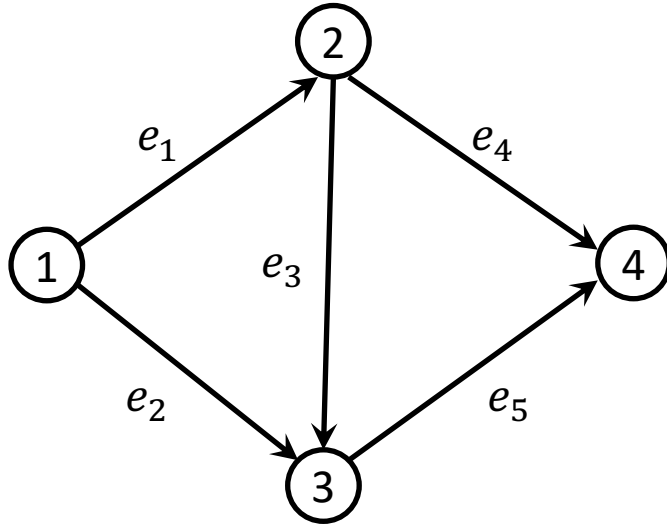
$$\sum_{i \in I \cap M_1} B[i, :] - \sum_{i \in I \cap M_2} B[i, :] = 0$$

Zeilen von B sind linear abhängig

Widerspruch zu $\det B \neq 0$



Beispiel 8.3: Knoten-Kanten-Inzidenzmatrix



$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

- Jede Spalte der Inzidenzmatrix enthält genau zwei $\neq 0$ Elemente: 1 und -1
Jede Kante hat nur einen Startknoten und nur einen Endknoten
- Die Knoten-Kanten-Inzidenzmatrix ist total unimodular nach Satz 8.2
 $M_1 = \{1,2,3,4\}, M_2 = \emptyset$
- Mehrere Netzwerkflussprobleme lassen sich mit dem Simplex-Verfahren lösen



Zusammenfassung

- Netzwerkflussprobleme: Theorie
- Netzwerkflussprobleme: Beispiele
- Total unimodulare Matrizen



Nächstes Video

- 8b. Diskrete Optimierung: Branch-and-Bound

