

---

## Algorithm 5: Network Simplex Algorithm

---

**Input:** A MIN-COST-FLOW instance  $(G, u, b, c)$ ;

A strongly feasible spanning tree structure  $(r, T, L, U)$ .

**Output:** A minimum-cost flow  $f$ .

- 1 Compute  $b$ -flow  $f$  and potential  $\pi$  associated to  $(r, T, L, U)$ ;
  - 2  $e_0 :=$  an edge with  $e_0 \in L$  and  $c_\pi(e_0) < 0$  or with  $e_0 \in U$  and  $c_\pi(e_0) > 0$ ;
  - 3 **if** (No such edge exists) **then return**  $f$
  - 4  $C :=$  the fund. circuit of  $e_0$  (if  $e_0 \in L$ ) or of  $\overleftarrow{e_0}$  (if  $e_0 \in U$ ) and let  $\rho = c_\pi(e_0)$ ;
  - 5  $\gamma := \min_{e' \in E(C)} u_f(e')$ .
  - 6  $e' :=$  last edge on  $C$  with  $u_f(e') = \gamma$  when  $C$  is traversed starting at the peak;
  - 7 Let  $e_1$  be the corresponding edge in  $G$ , i.e.  $e' = e_1$  or  $e' = \overleftarrow{e_1}$ ;
  - 8 Remove  $e_0$  from  $L$  or  $U$ ;
  - 9 Set  $T = (T \cup \{e_0\}) \setminus \{e_1\}$ ;
  - 10 **if**  $e' = e_1$  **then** Set  $U = U \cup \{e_1\}$ ;
  - 11 **else** Set  $L = L \cup \{e_1\}$ ;
  - 12 Augment  $f$  along  $\gamma$  by  $C$ ;
  - 13 Let  $X$  be the connected component of  $(V(G), T \setminus \{e_0\})$  that contains  $r$ ;
  - 14 **if**  $e_0 \in \delta^+(X)$  **then** Set  $\pi(v) = \pi(v) + \rho$  for  $v \in V(G) \setminus X$ ;
  - 15 **if**  $e_0 \in \delta^-(X)$  **then** Set  $\pi(v) = \pi(v) - \rho$  for  $v \in V(G) \setminus X$ ;
  - 16 **go to** line 2;
-

## Theorem

Der Netzwerk-Simplex-Algorithmus terminiert nach endliche vielen Schritten und berechnet eine Optimallösung.

Beweis (Fortssetzung):

z.B.: Der Algorithmus terminiert.

Wir zeigen dazu: Es wird nie dieselbe Baumstruktur zweimal betrachtet.

Die Kosten des Flussnetzes ändern sich um  $\gamma \cdot \beta l$ .  $\Rightarrow$  falls  $\gamma > 0$ , sind wir fertig.

Also: wir nehmen  $\delta = 0$  an.

Falls  $e_0 \neq e_1$ , dann gilt  $e_0 \in L \cap \delta^+(k)$

oder  $e_0 \in U \cap \delta^+(k) \Rightarrow \sum_{v \in V(k)} \pi(v)$  wird

größer und (solange wir nicht an eine  
positiven Wert anpassen) nie kleiner.

Also sei  $e_0 = e_1$ . Dann gilt  $k = V(k)$  und

$\sum_{v \in V(k)} \pi(v)$  bleibt unverändert.

Aber:  $(\exists e \in L: c_{\pi}(e) < 0) \vee (\exists e \in U: c_{\pi}(e) > 0)$

wird um  $\pi$  kleiner.

$\Rightarrow$  wir betrachten keine Baustoffe  
zusätzl. □

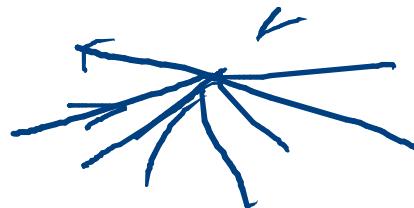
Bestimmung einer stark zulässigen Stalllösung:  
Verbinde  $r$  mit „nachreichen lassen“  
knoten mit jeder knoten.

Für jede sonke  $v \in V(G) \setminus \{r\}$  füge  
eine Kante  $(r, v)$  mit  $a((r, v)) = -b(v)$   
ein. Für alle ande Knoten füge eine  
Kante  $(v, r)$  mit  $a((v, r)) = b(v) + 1$  ein.

Satz von L auf die Menge alle offenen  
Kästen und  $u = \emptyset$ .

$\Rightarrow$  stark zählbare

Spannbar - starken.



# Polynomielle Algorithmen

## Definiton von Darstellungsgrößen

- $n \in \mathbb{Z}$ :  $\text{size}(n) := 1 + \lceil \log(|n| + 1) \rceil$ ,
- $r = \frac{p}{q}$  mit  $p, q \in \mathbb{Z}$  teilerfremd:  $\text{size}(r) := \text{size}(p) + \text{size}(q)$ ,
- $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{Q}^n$ :  $\text{size}(x) := n + \sum_{i=1}^n \text{size}(x_i)$ ,
- $A = (a_{ij})_{\substack{i=1, \dots, m \\ j=1, \dots, n}} \in \mathbb{Q}^{m \times n}$ :  $\text{size}(A) := nm + \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \text{size}(a_{ij})$ .

**Annahme:** Wir nehmen an, dass Brüche, die irgendwann auftreten, stets sofort mit dem EUKLIDISCHEN ALGORITHMUS gekürzt werden.

Satz:

Für  $r_1, \dots, r_n \in \mathbb{Q}$  gilt

(a)  $\text{size} \left( \prod_{i=1}^n r_i \right) \leq \sum_{i=1}^n \text{size}(r_i)$

(b)  $\text{size} \left( \sum_{i=1}^n r_i \right) \leq 2 \sum_{i=1}^n \text{size}(r_i)$

Beweis: Beide Aussagen sind trivial, falls

die  $r_1, \dots, r_n$  natürliche Zahlen sind.

Wir zeigen nun, dass  $r_i = \frac{p_i}{q_i}$  ( $p_i, q_i$  teilerfremd)

für  $i \in \{1, \dots, n\}$  gilt.

$$\begin{aligned}
 (a) \quad \text{size}\left(\overline{\prod}_{i=1}^n r_i\right) &\leq \text{size}\left(\overline{\prod}_{i=1}^n p_i\right) + \text{size}\left(\overline{\prod}_{i=1}^n q_i\right) \\
 &\leq \sum_{i=1}^n \text{size}(p_i) + \sum_{i=1}^n \text{size}(q_i) \\
 &= \sum_{i=1}^n \text{size}(r_i)
 \end{aligned}$$

$$(b) \quad \text{size}\left(\overline{\prod}_{i=1}^n q_i\right) \leq \sum_{i=1}^n \text{size}(q_i) \leq \sum_{i=1}^n \text{size}(r_i)$$

Und:

$$\begin{aligned}
 &\text{size}\left(\sum_{i=1}^n p_i \cdot \overline{\prod}_{j \in \{1, \dots, n\} \setminus \{i\}} q_j\right) \\
 &\leq \text{size}\left(\sum_{i=1}^n (p_i / \sum_{j=1}^n q_j) \cdot \sum_{j \in \{1, \dots, n\} \setminus \{i\}} q_j\right) \leq \sum_{i=1}^n \text{size}(r_i)
 \end{aligned}$$

wegen  $\sum_{i=1}^n r_i = \frac{1}{\sum_{i=1}^n q_i} \cdot \sum_{i=1}^n p_i \cdot \overline{\prod}_{j \in \{1, \dots, n\} \setminus \{i\}} q_j$

Faßt die Behauptung.  $\square$

Satz:

Für  $x, y \in \mathbb{Q}^n$  gilt

- (a)  $\text{size}(x + y) \leq 2(\text{size}(x) + \text{size}(y))$
- (b)  $\text{size}(x^t y) \leq 2(\text{size}(x) + \text{size}(y))$

Beweis: (a)  $\text{size}(x + y) = n + \sum_{i=1}^n \text{size}(x_i + y_i)$

$$\begin{aligned} &\leq n + 2 \sum_{i=1}^n \text{size}(x_i) + 2 \sum_{i=1}^n \text{size}(y_i) \\ &= 2 (\text{size}(x) + \text{size}(y)) - 3n \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 (6) \quad \text{size}(x^t y) &= \text{size}\left(\sum_{i=1}^n x_i y_i\right) \\
 &\leq 2 \sum_{i=1}^n \text{size}(x_i y_i) \\
 &= 2 \left( \sum_{i=1}^n \text{size}(x_i) + \sum_{i=1}^n \text{size}(y_i) \right) \\
 &= 2 (\text{size}(x) + \text{size}(y)) = 4n \quad \square
 \end{aligned}$$

# Größen von Lösungen

Satz:

Für jede Matrix  $A \in \mathbb{Q}^{n \times n}$  gilt  $\text{size}(\det(A)) \leq 2\text{size}(A)$ .

Beweis: Übung.

Satz:

Sei  $\max\{c^t x \mid Ax \leq b\}$  ein zulässiges und beschränktes lineares Programm mit  $A \in \mathbb{Q}^{m \times n}$  und  $b \in \mathbb{Q}^m$ . Dann gibt es eine optimale (rationale) Lösung  $x$  mit  $\text{size}(x) \leq 4n(\text{size}(A) + \text{size}(b))$ . Wenn  $b = e_i$  oder  $b = -e_i$  für einen Einheitsvektor  $e_i$  gilt, dann gibt es ein reguläre Teilmatrix  $A'$  von  $A$  und eine Optimallösung  $x$  mit  $\text{size}(x) \leq 4n\text{size}(A')$ .

Beweis: Das Optimum wird in einer minimalen Fläche  $F$  von  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  angenommen.

wir können  $F$  schreiben als

$$F = \{x \in \mathbb{R}^n : \hat{A}x = \hat{b}\} \text{ für ein Teilsystem}$$

$$\hat{A}x = \hat{b} \text{ von } Ax \leq b$$

Können annehmen: Die Zeilen von  $\hat{A}$  sind linear unabhängig.

Wähle  $B \subseteq \{1, \dots, n\}$ , sodass  $\hat{A}_B$  eine quadratische reguläre Matrix ist.

$\Rightarrow$  x mit  $x_B = \hat{A}_B^{-1} \hat{b}$  und  $x_n$  (mit  $n = \{1, \dots, m \setminus B\}$ ) ist eine optimale LP-Lösung

Nach der Cramer'sche Regel können die Einträge von  $x_B$  als

$$x_j = \frac{\det(\hat{A}_j)}{\det(\hat{A}_B)}$$
 geschrieben werden, wobei:

$\hat{A}_j$  aus  $\hat{A}_B$  entsteht, indem die j-te Spalte durch  $\hat{b}$  ersetzt wird.

$$\Rightarrow \text{size}(x) \leq n + \max(\text{size}(\tilde{A}_j) + \text{size}(\tilde{A}_B)) \\ \leq n (\text{size}(\tilde{A}_B) + \text{size}(G))$$

Falls  $b \in \mathbb{R}_{+, -}$ , dann ist

$(\det(\tilde{A}_j))$  / der Absolutbetrag einer  
Determinante einer Teilmatrix von  $\tilde{A}_B$

$$\left[ \begin{array}{c|ccccc} \tilde{A}_B & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ \hline & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] \quad \hookrightarrow$$

Korollar:

Sei  $\max\{c^t x \mid Ax \leq b\}$  ein zulässiges und beschränktes lineares Programm mit  $A \in \mathbb{Q}^{m \times n}$  und  $b \in \mathbb{Q}^m$ . Dann gibt es eine optimale (rationale) Lösung  $x$ , sodass für jeden Nicht-Null-Eintrag  $x_j$  von  $x$  gilt:  $|x_j| \geq 2^{-4n(\text{size}(A)+\text{size}(b))}$ .

Beweis: Es gibt eine optimallösung  $x$ , sodass für jeden Eintrag  $x_j$  von  $x$  gilt:  $\text{size}(x_j) \leq 4n(\text{size}(A) + \text{size}(b))$

Da jede positive Zahl, die kleiner als  $z^{-4n(\text{size}(A) + \text{size}(B))}$  ist eine Größe hat, die größer als  $-4n(\text{size}(A) + \text{size}(B))$  ist, folgt die Behauptung.  $\square$

# Gauss-Elimination

Wir wollen ein Gleichungssystem  $Ax = b$  lösen.

Transformiere  $A$  dazu in eine obere rechte Dreiecksmatrix mit folgenden erlaubten Schritten:

- Addiere ein Vielfaches einer Zeile zu einer anderen.
- Vertausche zwi Spalten.
- Vertausche zwei Zeilen.

Wir wissen aus Alma I: Es reichen dabei  $O(mn(\text{rank}(A) + 1))$  elementare Operationen aus.

Ziel: Zeige polynomielle Laufzeit.

Zu zeigen: Alle erfüllenden Table können mit polynomisch vielen Bits beschrieben werden.

Sei  $\hat{A} = \begin{pmatrix} B & C \\ 0 & D \end{pmatrix}$  die Matrix, resp während der Gauss-Elimination betrachtet wird. Also ist  $B$  eine rechte obere  $k \times k$ -Dreiecksmatrix.

Wir können annehmen, dass wir mehrere Zeilen nach Spalte vertauschen können.

Für jeden Eintrag  $d_{ij}$  von  $\theta$  gilt  
 $\det(\tilde{A}_{\tilde{\gamma} \dots \tilde{k}, k+i}) = d_{ij} \cdot \det(\tilde{A}_{\tilde{\gamma} \dots \tilde{k}})$   
 wobei  $(M_{j \gamma \dots jk}^{i \dots i})$  die Untermatrix einer  
 Matrix  $M$  mit Zeilenindizes  $i \dots i$  und  
 und Spaltenindizes  $j \gamma \dots jk$  sei:

$$\tilde{A}_{\tilde{\gamma} \dots \tilde{k}, k+i} = \begin{pmatrix} B & \\ \vdots & \\ c \cdot d_{ij} \end{pmatrix}$$

Das Addieren eines Vielfachen einer Zeile  
 zu einer anderen ändert nichts am  
 Determinanten.

$\Rightarrow d_{ij}$  (und damit jede Zahl, die bei der Gauß-Elimination auftritt) kann als Quotient von Determinanten von Untermatrizen von  $A$  geschrieben werden.

$\Rightarrow$  Alle vorkommenden Zahlen liegen polynomial vor.

$\Rightarrow$  Gauß-Eliminat. ist polynomisch.