

# Beweise zur Vorlesung Approximationsalgorithmen

gelesen von Joachim Spoerhase

L<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X von Andre Löffler

January 9, 2014

## Contents

<b>1</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>3</b>
1.1	Beweis zu Approximationsalgorithmus zu VertexCover . . . . .	3
<b>2</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>3</b>
<b>3</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>3</b>
<b>4</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>3</b>
4.1	Beweis zur Approximationsgüte vom Mehrwege-Schnitt . . . . .	3
<b>5</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>3</b>
5.1	Beweis zu LP-Runden: Ansatz II . . . . .	3
5.2	Beweis zu Relaxierter komplementärer Schlupf . . . . .	3
5.3	Beweis zu Primal-Dual-Schema für SetCover . . . . .	4
<b>6</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>4</b>
6.1	Beweis zu Unabhängige Mengen in $H^2$ . . . . .	4
6.2	Beweis zu Faktor 2 für metrisches $k$ -Zentrum . . . . .	4
6.3	Beweis zu Satz 6.3 . . . . .	4
6.4	Beweis zu Satz 6.4 . . . . .	4
6.5	Beweis zu Satz 6.5 . . . . .	5
<b>7</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>5</b>
7.1	Beweis zum Lemma . . . . .	5
7.2	Beweis zu Satz . . . . .	6
<b>8</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>6</b>
8.1	FPTAS für Rucksack durch Skalierung . . . . .	6
8.2	Beweis zu Satz 7.1 . . . . .	6
8.3	Beweis zu Satz 7.3 . . . . .	6
<b>9</b>	<b>Vorlesung</b>	<b>7</b>

<b>10 Vorlesung</b>	<b>7</b>
<b>11 Vorlesung</b>	<b>7</b>
<b>12 Mehrwegeschnitte per LP-Runden</b>	<b>7</b>

# 1 Vorlesung

## 1.1 Beweis zu Approximationsalgorithmus zu VertexCover

- Zulässigkeit: Der Algorithmus liefert eine Knotenüberdeckung. Beweis durch Widerspruch: Wäre  $e$  eine Kante die nicht überdeckt ist, dann wäre auch  $M \cup \{e\}$  ein Matching, im Widerspruch zur Nicht-Erweiterbarkeit von  $M$ .
- Güte: Es gilt  $|M| \leq \text{OPT}$ . Die ausgegebene Knotenmenge  $V'$  hat Größe  $|V'| \leq 2|M| \leq 2\text{OPT}$ , also  $\frac{|V'|}{\text{OPT}} \leq 2$ .

# 2 Vorlesung

# 3 Vorlesung

# 4 Vorlesung

## 4.1 Beweis zur Approximationsgüte vom Mehrwege-Schnitt

$A_i$  ist isolierender Schnitt für  $S_i$ .  $\sum_{i=1}^k (A_i) = 2\text{OPT}$ , da jede Kante aus  $A$  genau zwei Komponenten  $K_i, K_j$  inzident.

Für  $i = 1, \dots, k$  gilt  $c(C_i) \leq c(A_i)$ .

$$c(C) \leq (1 - \frac{1}{k}) \sum_{i=1}^k c(C_i) \leq c(A_i) = 2(1 - \frac{1}{k})\text{OPT}$$

# 5 Vorlesung

## 5.1 Beweis zu LP-Runden: Ansatz II

- Zulässigkeit: Sei  $e \in U$ . Da  $e$  in  $\leq h$  Mengen liegt und  $\sum_{S \ni e} x_S \geq 1$  gilt, muss eine dieser Mengen  $x_S \geq \frac{1}{h}$  erfüllen. Diese Menge wird von Algorithmus gewählt.
- Güte: Sei  $S \in \mathbb{S}$ . Der Algorithmus erhöht  $x_S$  um Faktor  $\leq h$ . Somit erhöht sich der Beitrag  $x_S \cdot c_S$  dieser Menge zur Zielfunktion um Faktor  $h$ .

## 5.2 Beweis zu Relaxierter komplementärer Schlupf

Jede Variable  $y_i$  hat einen Geldbetrag von  $\alpha\beta b_i y_i$ . D.h. die Variablen haben insgesamt  $\alpha\beta \sum_{i=1}^m b_i y_i$  Geldeinheiten. Für jedes Paar  $x_j, y_i$  von Variablen trasferiert  $y_i$  insgesamt  $\alpha a_{ij} x_j y_i$  an  $x_j$ .

Jedes  $y_i$  besitzt dafür genügend Geld, da  $\sum_j \alpha a_{ij} x_j y_i \leq \alpha\beta b_i y_i$  wegen des relaxierten dualen Komplementären Schlupfs (CS).

Jedes  $x_j$  bekommt  $\alpha x_j \sum_i a_{ij} y_i \geq c_j x_j$  wegen des primalen Komplementären Schlupfs.

Insgesamt erhalten die  $x_j$  also mindestens den Betrag  $\sum_{j=1}^n c_j x_j$ .

### 5.3 Beweis zu Primal-Dual-Schema für SetCover

- Zulässigkeit: ✓
- Güte: es werden die relaxierten CS-Bedingungen mit  $\alpha = 1$  und  $\beta = h$  erfüllt.

Beispiel:  $h = n$  [[Bild mit  $n - 1$  überlappenden Mengen, die allen einen Knoten überdecken und zusätzlich den Knoten  $e_n$  gemeinsam haben und Kosten 1 besitzen, alle umschlossen von einer großen Menge mit Kosten  $1 + \varepsilon$ ]]

$$\frac{h}{1+\varepsilon} \approx h$$

## 6 Vorlesung

### 6.1 Beweis zu Unabhängige Mengen in $H^2$

Betrachte kleinste dominierende Menge  $D$  in  $H$ . Dann lassen sich die Knoten von  $H$  mit  $|D|$  Sternen überdecken.  $\Rightarrow H^2$  lässt sich mit  $|D|$  Cliques überdecken. Jede dieser Cliques enthält höchstens einen Knoten aus  $U$ .

$$\Rightarrow |U| \leq |D| = \text{dom}(H)$$

### 6.2 Beweis zu Faktor 2 für metrisches $k$ -Zentrum

Sei  $\{e_1, \dots, e_{j^*}\}$  die Menge der Kanten mit Kosten  $\leq OPT$ . Der Graph  $G_{j^*}$  enthält dominierende Menge der Größe  $\text{dom}(G_{j^*}) \leq k$ .

$$\Rightarrow |U_{j^*}| \leq \text{dom}(G_{j^*}) \leq k$$

$$\Rightarrow j \leq j^* \Rightarrow c(e_j) = c(e_{j^*}) = OPT$$

### 6.3 Beweis zu Satz 6.3

$U_j$  ist dominierende Menge in  $G_j^2$  der Größe  $\leq k$ .

Sei  $v \in V$  beliebig. Dann gibt es einen Knoten  $u$ , der  $v$  in  $G_j^2$  dominiert.

$\Rightarrow$  es existiert ein  $u - v$ -Weg in  $G_j$ , der höchstens zwei Kanten durchläuft und dessen Länge  $\leq 2 \cdot c(e_j) \leq 2 \cdot OPT$

### 6.4 Beweis zu Satz 6.4

Angenommen, es gäbe einen  $(2 - \varepsilon)$ -Approximationsalgorithmus  $A$

$\Rightarrow$  reduzieren von dominierender Menge.

Eingabe: Graph  $G = (V, E)$ ,  $k \leq |V|$

Frage: Existiert eine dominierende Menge und Größe  $\leq k$ .

Betrachte einen vollständigen Graphen  $G'$  mit Knotenmenge  $V$ .

$$c(u, v) = \begin{cases} 1 & \text{falls } (u, v) \in E \\ 2 & \text{falls } (u, v) \notin E \end{cases}$$

- angenommen, es existiert eine dominierende Menge in  $G$  mit Größe  $\leq k$ .  
 $\Rightarrow OPT(G') \leq 1 \Rightarrow A(G') \leq 2 - \varepsilon$

- angenommen,  $\text{dom}(G) > k \Rightarrow OPT(G') \geq 2 \Rightarrow A(G') \geq 2$

$\Rightarrow$  wir können dominierende Menge in  $G$  lösen  $\nmid$

**Definition 1** (leichtester Knoten). Mit  $S_H(u)$  sei der leichteste Knoten aus  $N_H(u) \cup \{u\}$  bezeichnet.

**Lemma 1** (Leichteste Dominierende Menge). Sei  $U$  unabhängige Menge in  $H^2$  von  $S := \{S_H(u) | u \in U\}$ . Dann gilt  $w(S) \leq wdom(H)$ , wobei  $wdom(H)$  das Gewicht der leichtesten dominierenden Menge in  $H$  ist.

*Proof.* Beweis Sei  $D$  günstigste dominierende Menge in  $H$ .  $\Rightarrow$  Knoten von  $H$  lassen sich durch Sterne mit Zentrum in  $D$  überdecken. Diese Sterne sind Cliques in  $H^2$ . Jede dieser Cliques enthält höchstens einen Knoten aus  $U$ . Sei  $u' \in U$  beliebig und  $v \in D$  das Zentrum des Sterns, der  $u'$  überdeckt.  $S_H(u) \leq x(v) \Rightarrow w(S) \leq w(D) = wdom(H)$   $\square$

## 6.5 Beweis zu Satz 6.5

$c(e_j) \leq OPT$  analog zu Lemma 6.2. Sei  $v \in V$  beliebig,  $v$  wird in  $G_j^2$  von einem Knoten  $u'$  dominiert.

$\Rightarrow$  Weg von  $v$  zu  $u$  über  $\leq 2$  Kanten und zu  $S_{G_j}(u)$  über  $\leq 3$  Kanten.  $\Rightarrow ALG \leq 3 \cdot c(e_j) \leq 3 \cdot OPT$

## 7 Vorlesung

### 7.1 Beweis zum Lemma

Sei  $S_i$  die Menge von Knoten mit Grad  $\geq i$  in  $T$ . Sei  $E_i$  die Menge von Kanten in  $T$ , die inzident zu einem Knoten in  $S_i$  sind.

Behauptung: Für jedes  $i \geq \Delta(T) - l$  gilt:

- i)  $|E_i| \geq (i - 1) \cdot |S_i| + 1$
- ii) Jede Kante aus  $G$ , die verschiedene Zusammenhangskomponenten aus  $T - E_i$  verbindet ist inzident zu Knoten aus  $S_{i-1}$ .
- iii)  $\exists j : |S_{j-i}| \leq 2|S_j|$  und  $j \geq \Delta(T) - l + 1$ .

Aus i) - iii) folgt das Lemma, denn:

$$OPT \geq \frac{(j-1) \cdot |S_j| + 1}{|S_{j-1}|} \stackrel{\text{iii)}}{\geq} \frac{(j-q) \cdot |S_j| + 1}{2|S_j|} > \frac{(j-1)}{2} \geq \frac{\Delta(T) - l}{2}$$

zu i) Es gibt  $\geq i \cdot |S_i|$  viele Kanten-Inzidenten zu Knoten aus  $S_i$ . Es gibt  $\leq |S_i| - 1$  viele Kanten, die inzident zu zwei Knoten aus  $S_i$  sind, was i) zeigt:  $|E_i| \geq i \cdot |S_i| - (|S_i| - 1) = (i - 1) \cdot |S_i| + 1$

zu ii) Jede Kante  $e$ , die zwei Zusammenhangskomponenten aus  $T - E_i$  verbindet, liegt entweder in  $E_i$  oder schließt einen Kreis  $C$  in  $T$ , der einen Knoten aus  $S_i$  enthält. Da  $T$  lokal optimal ist, muss  $e$  somit zu einem Knoten aus  $S_{i-1}$  inzident sein.

zu iii) Andernfalls wäre  $|S_{\Delta(T)-l}| > 2^l \cdot |S_{\Delta(T)}| \geq n \cdot |S_{\Delta(T)}|$ .

## 7.2 Beweis zu Satz

Definiere das *Potential*:  $\Phi(T) = \sum_{v \in V} 3^{\deg v}$

Es gilt:  $\Phi(T) \leq n \cdot 3^n$ .

$\Phi(T) \geq (n-2) \cdot 3^2 + 2 \cdot 3 > n$ .

Zu zeigen ist, dass das Potential nach jeder Iteration höchstens  $(1 - \frac{2}{27 \cdot n^3})$ -mal so groß ist wie vorher.

Nach  $\frac{27}{2} n^4 \log 3$  vielen Flips ist das Potential höchstens

$$(1 - \frac{2}{27 \cdot n^3})^{\frac{27}{2} n^4 \log 3} \cdot n \cdot 3^n \stackrel{1+x \leq e^x}{\leq} e^{-n \log 3} \cdot n \cdot 3^n = n.$$

Angenommen, der Algorithmus reduziert den Grad eines Knoten  $v$  von  $i$  auf  $i-1$ , wobei  $i \geq \Delta(T) - l$  und fügt eine Kante  $(u, w)$  hinzu.

- Die Erhöhung von  $\Phi$  aufgrund des Hinzufügens von  $(u, w)$  ist  $\leq 2 \cdot (3^{i-1} - 3^{i-2}) = 4 \cdot 3^{i-2}$
- Die Abnahme von  $\Phi$  aufgrund von  $v$  ist  $\geq 3^i - 3^{i-1} = 2 \cdot 3^{i-1}$ . Es gilt  $3^l \leq 3 \cdot 3^{\log n} \leq 3 \cdot 2^{2 \cdot \log n} = 3 \cdot n^2$ .

Die Gesamtabnahme von  $\Phi$  ist somit mindestens

$$2 \cdot 3^{i-1} - 4 \cdot 3^{i-2} = \frac{2}{9} 3^i \geq \frac{2}{9} 3^{\Delta(T)-l} \geq \frac{2}{27 \cdot n^3} 3^{\Delta(T)} \geq \frac{2}{27 \cdot n^3} \Phi(T)$$

Für den Ergebnisbaum  $T'$  gilt also:  $\Phi(T') \leq (1 - \frac{2}{27 \cdot n^3}) \Phi(T)$

## 8 Vorlesung

### 8.1 FPTAS für Rucksack durch Skalierung

Sei  $O$  eine optimale Lösung. Für jedes Objekt  $a$  gilt wegen der Skalierung  $profit(a) - K \leq K \cdot profit'(a) \leq profit(a)$

$$\Rightarrow K \cdot profit'(O) \geq profit(O) - nK$$

Da  $S'$  optimale Lösung unter  $profit'(\cdot)$  ist, gilt:

$$\begin{aligned} profit(S') &\geq K \cdot profit'(S') \geq K \cdot profit'(O) \geq profit(O) - nK \\ &= profit(O) + \epsilon P \geq profit(O) - \epsilon \cdot profit(O) \\ &\geq (1 - \epsilon) \cdot profit(O) \end{aligned}$$

### 8.2 Beweis zu Satz 7.1

$$\text{Laufzeit: } O(n^2 \frac{P}{\epsilon P/n}) = O(\frac{n^3}{\epsilon})$$

### 8.3 Beweis zu Satz 7.3

Angenommen, es gibt ein FPTAS für  $\Pi$  mit Laufzeit  $q(|I_u|, \frac{1}{\epsilon})$  wobei  $q$  ein Polynom ist. Setze nun  $\epsilon := \frac{1}{p(|I_u|)}$ . Dann ist der Zielwert der von FPTAS erreichten Lösung höchstens  $(1 + \epsilon) \cdot OPT < OPT + \epsilon \cdot p(|I_u|) = OPT + 1$ .

Das heißt, der FPTAS bestimmt dann sogar eine optimale Lösung.

Die Laufzeit ist  $q(|I_u|, \frac{1}{\epsilon}) = q(|I_u|, p(|I_u|))$ , was polynomiell in  $|I_u|$  ist.

## 9 Vorlesung

## 10 Vorlesung

## 11 Vorlesung

## 12 Mehrwegeschnitte per LP-Runden

Eing.: Graph  $G = (V, E)$ , Kosten  $c : E \rightarrow \mathcal{N}$ , Terminale  $s_1, \dots, s_k \in V$ .

Ges.: Partitionierung  $V = C_1 \cup \dots \cup C_k$  mit  $s_i \in C_i$  für  $i = 1, \dots, k$ , so dass die

Kosten von  $F = \underbrace{\bigcup_{i=1}^k \delta(C_i)}_{\text{Menge der Kanten mit genau einem Endpunkt in } C_i}$  minimal sind.

IPL:  $\min \frac{1}{2} \sum_{e \in E} c_e \sum_{i=1}^k z_e^i$   
s.t.  $z_e^i \geq x_u^i - x_v^i \quad \forall e = (u, v) \in E, i = 1, \dots, k$   
 $z_e^i \geq x_v^i - x_u^i \quad \forall e = (u, v) \in E, i = 1, \dots, k$   
 $x_{s_i} = 1 \quad (i = 1, \dots, k)$   
 $\sum_{i=1}^k x_u^i = 1 \quad \forall u \in V$   
 $x_u^i \in \{0, 1\}$

$L_1$ -Metrik:  $x \in \mathcal{R}^k, x^i \triangleq i$ -te Koordinate von  $x$ .  $\|x - y\|_1 := \sum_{i=1}^k x^i - y^i$

LP-Relaxierung:

- ersetze  $x_u^i \in \{0, 1\}$  durch  $x_u^i \geq 0$
- In optimaler Lösung gilt  $z_e^i = |x_u^i - x_v^i|$  für  $e = (u, v)$
- $\sum_{i=1}^k z_e^i = \sum_{i=1}^k |x_u^i - x_v^i| = \|x_u - x_v\|_1$  wobei  $x_u = (x_u^1, \dots, x_u^k)$
- $\Delta_k = \{x \in \mathcal{R}^k \mid x^i \geq 0, \sum_{i=1}^k x^i = 1\}$
- $e_i = (0, \dots, 0, \underbrace{1}_{i\text{-te Stelle}}, 0, \dots, 0)$
- LP-Relaxierung:  
 $\min \sum_{e=(u,v) \in E} c_e \cdot \|x_u - x_v\|_1$   
s.t.  $x_{s_i} = e_i (i = 1, \dots, k)$   
 $x_u \in \Delta_k \quad \forall u \in V$

Definiere  $B(s_i, r) = \{v \in V \mid \frac{1}{2} \|x_v - e_i\|_1 \leq r\}$ ,  $B(s_i, 1) = V$

Alg.:

- Bestimme optimale Lösung  $x$  für LP-Relaxierung
- für  $i = 1, \dots, k$  do  $C_i \leftarrow \emptyset$
- wähle  $v \in (0, 1)$  zufällig und gleichverteilt
- wähle Permutation  $\pi$  auf  $\{1, \dots, k\}$  zufällig und gleichverteilt.
- $x \leftarrow \emptyset$  #alle bereits zugewiesenen Knoten

- for  $i = 1, \dots, k$ 
  - $C_{\pi(i)} \leftarrow B(s_{\pi(i)}, r) - x$
- $C_{\pi(k)} = V - X$
- return  $(C_1, \dots, C_k)$

**Lemma 2.** Für jeden Index  $l$  und alle Knoten  $u, v \in V$  gilt:

$$|x_u^l - x_v^l| \leq \frac{1}{2} \|x_u - x_v\|_1$$

*Proof.* o.E.:  $x_u^l \geq x_v^l$ :  $|x_u^l - x_v^l| = x_u^l - x_v^l = (1 - \sum_{j \neq l} x_u^j) - (1 - \sum_{j \neq l} x_v^j) = \sum_{j \neq l} (x_v^j - x_u^j) \leq \sum_{j \neq l} |x_v^j - x_u^j|$   
 $\Rightarrow 2|x_u^l - x_v^l| \leq \|x_u - x_v\|_1$  □

**Lemma 3.**  $u \in B(s_i, r) \Leftrightarrow 1 - x_u^i \leq r$

*Proof.*  $u \in B(s_i, r) \Leftrightarrow \frac{1}{2} \|e_i - x_u\|_1 \leq r$

Äq.:  $\frac{1}{2} \sum_{l \neq i} x_u^l + \frac{1}{2} (1 - x_u^i) \leq r$

Behauptung folgt wegen  $\sum_{l \neq i} x_u^l = 1 - x_u^i$  □

**Lemma 4.** Sei  $uv \in E$ . Die Wahrscheinlichkeit, dass  $u$  und  $v$  vom Algorithmus getrennt werden ist  $\leq \frac{3}{4} \|x_u - x_v\|_1$

Beweis später.

**Satz 5.** Obiger Algorithmus ist ein randomisierter  $\frac{3}{2}$ -Approximationsalgorithmus.

*Proof.* Sei  $Z_{uv}$  eine Zufallsvariable aus  $\{0, 1\}$  mit  $Z_{uv} = 1 \Leftrightarrow u, v$  werden vom Algorithmus getrennt.

Sei  $W := \sum_{e=(u,v) \in E} c_e \cdot Z_{uv}$  eine Zufallsvariable, die berechneten Kosten des Lösungsalgorithmus.

$$E[W] = E[\sum_{e=(u,v) \in E} c_e \cdot Z_{uv}] = \sum_{e=(u,v) \in E} c_e \cdot E[Z_{uv}] = \sum c_e \Pr[u, v \text{ werden getrennt}] \leq \sum c_e \frac{3}{4} \|x_u - x_v\|_1 = \frac{1}{2} \cdot \frac{3}{2} \sum c_e \|x_u - x_v\|_1 \leq \frac{3}{2} OPT$$
□