

# PCP Teil 2 Oberseminar

Sebastian Berndt

Kurze Wiederholung

- Kurze Wiederholung
- Nicht-Approximierbarkeit von MAX-3-LIN

- Kurze Wiederholung
- ► Nicht-Approximierbarkeit von MAX-3-LIN
- ▶ Unique Games Conjecture

- Kurze Wiederholung
- ► Nicht-Approximierbarkeit von MAX-3-LIN
- Unique Games Conjecture
- Nicht-Approximierbarkeit von MAX-CUT

#### **PCP**

Die Klasse PCP<sub>c,s</sub>[r(n), q(n)] enthält alle Sprachen  $\mathcal{L} \subseteq \{0, 1\}^*$ , für die es einen Verifier V gibt mit:

▶ *V* erhält eine *Instanz*  $x \in \{0, 1\}^n$  und einen *Beweis*  $\pi \in \{0, 1\}^*$  (es reicht  $|\pi| \le 2^{r(n)} \cdot q(n)$ )

#### **PCP**

- ▶ *V* erhält eine *Instanz*  $x \in \{0, 1\}^n$  und einen *Beweis*  $\pi \in \{0, 1\}^*$  (es reicht  $|\pi| \le 2^{r(n)} \cdot q(n)$ )
- ► *V* läuft in Zeit poly(*n*)

#### **PCP**

- ▶ *V* erhält eine *Instanz*  $x \in \{0, 1\}^n$  und einen *Beweis*  $\pi \in \{0, 1\}^*$  (es reicht  $|\pi| \le 2^{r(n)} \cdot q(n)$ )
- ▶ V läuft in Zeit poly(n)
- ightharpoonup V darf  $\mathcal{O}(r(n))$  Münzwürfe durchführen

#### **PCP**

- ▶ V erhält eine Instanz  $x \in \{0, 1\}^n$  und einen Beweis  $\pi \in \{0, 1\}^*$  (es reicht  $|\pi| \le 2^{r(n)} \cdot q(n)$ )
- V läuft in Zeit poly(n)
- $\triangleright$  V darf  $\mathcal{O}(r(n))$  Münzwürfe durchführen
- ▶  $V \operatorname{darf} \mathcal{O}(q(n))$  Bits des Beweises  $\pi$  lesen

#### **PCP**

- ▶ *V* erhält eine *Instanz*  $x \in \{0, 1\}^n$  und einen *Beweis*  $\pi \in \{0, 1\}^*$  (es reicht  $|\pi| \le 2^{r(n)} \cdot q(n)$ )
- ▶ V läuft in Zeit poly(n)
- $\triangleright$  V darf  $\mathcal{O}(r(n))$  Münzwürfe durchführen
- ▶  $V \operatorname{darf} \mathcal{O}(q(n))$  Bits des Beweises  $\pi$  lesen
- $\forall$  x ∈  $\mathcal{L}$  :  $\exists$ π :  $\Pr[V^{\pi}(x) = 1] \ge c$  (Completeness)

#### **PCP**

- ▶ *V* erhält eine *Instanz*  $x \in \{0, 1\}^n$  und einen *Beweis*  $\pi \in \{0, 1\}^*$  (es reicht  $|\pi| \le 2^{r(n)} \cdot q(n)$ )
- ▶ V läuft in Zeit poly(n)
- $\triangleright$  V darf  $\mathcal{O}(r(n))$  Münzwürfe durchführen
- ▶  $V \operatorname{darf} \mathcal{O}(q(n))$  Bits des Beweises  $\pi$  lesen
- $\forall$  x ∈  $\mathcal{L}$  :  $\exists$ π :  $\Pr[V^{\pi}(x) = 1] \ge c$  (Completeness)
- ▶  $\forall x \notin \mathcal{L} : \forall \pi : \Pr[V^{\pi}(x) = 1] \leq s$  (Soundness)

PCP-Theorem (Arora, Lund, Motwani, Sudan, Szegedy)

$$PCP_{1,1/2}[\log n, 1] = \mathcal{NP}$$

PCP-Theorem (Arora, Lund, Motwani, Sudan, Szegedy)

$$PCP_{1,1/2}[\log n, 1] = \mathcal{NP}$$

#### E-GAP-MAX-3SAT

Gegeben: 3SAT-Formel  $\varphi$  mit m Klauseln

- Gesucht:  $\triangleright$  Ist  $\varphi$  erfüllbar? (JA)
  - ▶ Gilt für alle  $\beta$ , dass höchstens  $(1 \epsilon) \cdot m$ Klauseln gleichzeitig erfüllt sind? (NEIN)

PCP-Theorem (Arora, Lund, Motwani, Sudan, Szegedy)

$$PCP_{1,1/2}[\log n, 1] = \mathcal{NP}$$

#### ε-GAP-MAX-3SAT

Gegeben: 3SAT-Formel  $\varphi$  mit m Klauseln

Gesucht:  $\triangleright$  Ist  $\varphi$  erfüllbar? (JA)

► Gilt für alle  $\beta$ , dass höchstens  $(1 - \epsilon) \cdot m$ Klauseln gleichzeitig erfüllt sind? (NEIN)

## Nicht-Approximierbarkeit

Das PCP-Theorem ist äquivalent zur Aussage, dass es eine Konstante  $\varepsilon$  gibt, so dass  $\varepsilon$ -GAP-MAX-3SAT  $\mathcal{NP}$ -hart ist.

# Allgemeines Vorgehen

1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert

# Allgemeines Vorgehen

- 1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert
- 2. Baue einfachen Verifier V (Outer Verifier)

# Allgemeines Vorgehen

- 1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert
- 2. Baue einfachen Verifier V (Outer Verifier)
- 3. Modifiziere *V* zu *V*\* (Inner Verifier)

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G = (X \dot{\cup} Y, E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi = \{\pi_e \colon \Sigma_X \to \Sigma_Y \mid e \in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x, y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G=(X\dot{\cup}Y,E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi=\{\pi_e\colon \Sigma_X\to \Sigma_Y\mid e\in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x, y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

# Beispiel

3SAT-Formel  $\varphi = \bigwedge_{i=1}^m K_i$  mit Variablen  $x_1, \ldots, x_n$ 

 $X = \{K_1, K_2, ..., K_m\}$ 

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G = (X \dot{\cup} Y, E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi = \{\pi_e \colon \Sigma_X \to \Sigma_Y \mid e \in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x, y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

# Beispiel

- $X = \{K_1, K_2, ..., K_m\}$
- $Y = \{x_1, x_2, ..., x_n\}$

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G=(X\dot{\cup}Y,E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi=\{\pi_e\colon \Sigma_X\to \Sigma_Y\mid e\in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x, y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

# Beispiel

- $X = \{K_1, K_2, ..., K_m\}$
- $Y = \{x_1, x_2, ..., x_n\}$
- ▶  $E = \{(K, x) \mid x \in K\}$

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G = (X \dot{\cup} Y, E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi = \{\pi_e \colon \Sigma_X \to \Sigma_Y \mid e \in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x, y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

# Beispiel

- $X = \{K_1, K_2, ..., K_m\}$
- $Y = \{x_1, x_2, ..., x_n\}$
- ▶  $E = \{(K, x) \mid x \in K\}$
- ▶  $\Sigma_X = [1..7]$

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G = (X \dot{\cup} Y, E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi = \{\pi_e \colon \Sigma_X \to \Sigma_Y \mid e \in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x, y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

# Beispiel

- $X = \{K_1, K_2, ..., K_m\}$
- $Y = \{x_1, x_2, ..., x_n\}$
- ▶  $E = \{(K, x) \mid x \in K\}$
- ▶  $\Sigma_X = [1..7]$
- ▶  $\Sigma_Y = \{0, 1\}$

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G = (X \dot{\cup} Y, E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi = \{\pi_e : \Sigma_X \to \Sigma_Y \mid e \in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x,y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

# Beispiel

- $X = \{K_1, K_2, ..., K_m\}$
- $Y = \{x_1, x_2, ..., x_n\}$
- ▶  $E = \{(K, x) \mid x \in K\}$
- ▶  $\Sigma_X = [1..7]$
- ▶  $\Sigma_{Y} = \{0, 1\}$
- $\blacktriangleright$   $\pi_{(K,x)}$  wandelt Belegung von K in Belegung von x um

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G = (X \dot{\cup} Y, E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi = \{\pi_e : \Sigma_X \to \Sigma_Y \mid e \in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x, y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

# Beispiel

- $X = \{K_1, K_2, ..., K_m\}$
- $Y = \{x_1, x_2, ..., x_n\}$
- ▶  $E = \{(K, x) \mid x \in K\}$
- ▶  $\Sigma_X = [1..7]$
- ▶  $\Sigma_{Y} = \{0, 1\}$
- $\blacktriangleright$   $\pi_{(K,x)}$  wandelt Belegung von K in Belegung von x um

#### LABEL-COVER

Gegeben: Bipartiter, regulärer Graph  $G = (X \dot{\cup} Y, E)$ , Alphabete  $\Sigma_X, \Sigma_Y$ , Menge von  $\Pi = \{\pi_e \colon \Sigma_X \to \Sigma_Y \mid e \in E\}$ 

Gesucht: Zwei Abbildungen  $\ell_X : X \to \Sigma_X$ ,  $\ell_Y : Y \to \Sigma_Y$ , so dass für alle  $(x, y) \in E$  gilt  $\pi_{(x,y)}(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ .

# **Beispiel**

3SAT-Formel  $\varphi = \bigwedge_{i=1}^m K_i$  mit Variablen  $x_1, \ldots, x_n$ 

- $X = \{K_1, K_2, ..., K_m\}$
- $Y = \{x_1, x_2, ..., x_n\}$
- ▶  $E = \{(K, x) \mid x \in K\}$
- ▶  $\Sigma_X = [1..7]$
- ►  $\Sigma_Y = \{0, 1\}$
- $\blacktriangleright$   $\pi_{(K,x)}$  wandelt Belegung von K in Belegung von x um

#### Satz

Es gibt eine Konstante  $\varepsilon'$ , so dass  $\varepsilon'$ -GAP-MAX-LABEL-COVER  $\mathcal{NP}$ -hart ist.

#### 3-LIN

Gegeben: Menge von Variablen  $x_1, ..., x_n$  und Gleichungen C

 $\operatorname{der}\operatorname{\mathsf{Form}} x\oplus y\oplus z=\{\mathsf{0},\mathsf{1}\}$ 

Gesucht: Belegung  $\beta$ :  $\{x_1, x_2, ..., x_n\} \rightarrow \{0, 1\}$ , so dass alle

Gleichungen erfüllt sind

#### 3-LIN

Gegeben: Menge von Variablen  $x_1, ..., x_n$  und Gleichungen C der Form  $x \oplus y \oplus z = \{0, 1\}$ 

Gesucht: Belegung  $\beta$ :  $\{x_1, x_2, ..., x_n\} \rightarrow \{0, 1\}$ , so dass alle Gleichungen erfüllt sind

## Satz (Johan Håstad, 2001)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau drei Bits x, y, z liest und akzeptiert, falls  $x \oplus y \oplus z = 0$ , so kann MAX-3-LIN nicht besser als mit Rate  $\checkmark$ c approximiert werden. (außer  $\mathcal{P} = \mathcal{NP}$ )

#### 3-LIN

Gegeben: Menge von Variablen  $x_1, ..., x_n$  und Gleichungen C der Form  $x \oplus y \oplus z = \{0, 1\}$ 

Gesucht: Belegung  $\beta$ :  $\{x_1, x_2, ..., x_n\} \rightarrow \{0, 1\}$ , so dass alle Gleichungen erfüllt sind

## Satz (Johan Håstad, 2001)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau drei Bits x, y, z liest und akzeptiert, falls  $x \oplus y \oplus z = 0$ , so kann MAX-3-LIN nicht besser als mit Rate  $\checkmark$ c approximiert werden. (außer  $\mathcal{P} = \mathcal{NP}$ )

#### **Beweis**

▶ Variablen  $x_1, x_2, ...$ 

#### 3-LIN

Gegeben: Menge von Variablen  $x_1, ..., x_n$  und Gleichungen C der Form  $x \oplus y \oplus z = \{0, 1\}$ 

Gesucht: Belegung  $\beta$ :  $\{x_1, x_2, ..., x_n\} \rightarrow \{0, 1\}$ , so dass alle Gleichungen erfüllt sind

# Satz (Johan Håstad, 2001)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau drei Bits x, y, z liest und akzeptiert, falls  $x \oplus y \oplus z = 0$ , so kann MAX-3-LIN nicht besser als mit Rate  $\checkmark$ c approximiert werden. (außer  $\mathcal{P} = \mathcal{NP}$ )

#### **Beweis**

- ▶ Variablen  $x_1, x_2, ...$
- Simuliere Münzwürfe und konstruiere Gleichungen  $C = \{x_i \oplus x_j \oplus x_k = 0 \mid Pr[V \text{ liest gleichzeitig Bits } i, j, k] > 0\}$

#### 3-LIN

Gegeben: Menge von Variablen  $x_1, ..., x_n$  und Gleichungen C der Form  $x \oplus y \oplus z = \{0, 1\}$ 

Gesucht: Belegung  $\beta$ :  $\{x_1, x_2, ..., x_n\} \rightarrow \{0, 1\}$ , so dass alle Gleichungen erfüllt sind

## Satz (Johan Håstad, 2001)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau drei Bits x, y, z liest und akzeptiert, falls  $x \oplus y \oplus z = 0$ , so kann MAX-3-LIN nicht besser als mit Rate  $\checkmark$ c approximiert werden. (außer  $\mathcal{P} = \mathcal{NP}$ )

#### **Beweis**

- ▶ Variablen  $x_1, x_2, ...$
- Simuliere Münzwürfe und konstruiere Gleichungen  $C = \{x_i \oplus x_j \oplus x_k = 0 \mid Pr[V \text{ liest gleichzeitig Bits } i, j, k] > 0\}$
- ho Pr[V akzeptiert] =  $\frac{\text{Anzahl erfüllter Gleichungen}}{\text{Anzahl der Gleichungen}}$

LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E), \Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für LABEL-COVER:

LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E), \Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für LABEL-COVER:

## Verifier

▶ Wähle  $(x, y) \in E$  uniform

LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E), \Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für LABEL-COVER:

# Verifier

- ▶ Wähle  $(x, y) \in E$  uniform
- ▶ Lies  $\ell_X(x)$ ,  $\ell_Y(y)$  aus dem Beweis

LABEL-COVER Instanz  $G = (X \dot{\cup} Y, E), \Sigma, \Pi = \{\pi_e\}_{e \in E}$ Konstruiere typischen Verifier für LABEL-COVER:

# Verifier

- ▶ Wähle  $(x, y) \in E$  uniform
- ▶ Lies  $\ell_X(x)$ ,  $\ell_Y(y)$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$

LABEL-COVER Instanz  $G = (X \dot{\cup} Y, E), \Sigma, \Pi = \{\pi_e\}_{e \in E}$ Konstruiere typischen Verifier für LABEL-COVER:

# Verifier

- ▶ Wähle  $(x, y) \in E$  uniform
- ▶ Lies  $\ell_X(x)$ ,  $\ell_Y(y)$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$

LABEL-COVER Instanz  $G = (X \dot{\cup} Y, E), \Sigma, \Pi = \{\pi_e\}_{e \in E}$ Konstruiere typischen Verifier für LABEL-COVER:

## Verifier

- ▶ Wähle  $(x, y) \in E$  uniform
- Lies  $\ell_X(x)$ ,  $\ell_Y(y)$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$

Wenn alle Kanten erfüllt sind, ist die Wahrscheinlichkeit, dass diese erfüllt ist, 1.

LABEL-COVER Instanz  $G = (X \dot{\cup} Y, E), \Sigma, \Pi = \{\pi_e\}_{e \in E}$ Konstruiere typischen Verifier für LABEL-COVER:

### Verifier

- ▶ Wähle  $(x, y) \in E$  uniform
- Lies  $\ell_X(x)$ ,  $\ell_Y(y)$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$

Wenn alle Kanten erfüllt sind, ist die Wahrscheinlichkeit, dass diese erfüllt ist. 1.

Sind maximal  $(1 - \varepsilon) \cdot |E|$  der Kanten erfüllt, ist die Wahrscheinlichkeit, dass diese erfüllt ist, höchstens  $(1 - \varepsilon)$ .

LABEL-COVER Instanz  $G = (X \dot{\cup} Y, E), \Sigma, \Pi = \{\pi_e\}_{e \in E}$ Konstruiere typischen Verifier für LABEL-COVER:

### Verifier

- ▶ Wähle  $(x, y) \in E$  uniform
- Lies  $\ell_X(x)$ ,  $\ell_Y(y)$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$

Wenn alle Kanten erfüllt sind, ist die Wahrscheinlichkeit, dass diese erfüllt ist, 1.

Sind maximal  $(1 - \varepsilon) \cdot |E|$  der Kanten erfüllt, ist die Wahrscheinlichkeit, dass diese erfüllt ist, höchstens  $(1 - \varepsilon)$ . Wir lesen  $\log |\Sigma_X| + \log |\Sigma_Y|$  Bits!

### Idee

Wir codieren  $\ell_X(x)$ ,  $\ell_Y(y)$  so, dass wir für den Test  $\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$  nur drei Bits lesen müssen!

### Idee

Wir codieren  $\ell_X(x)$ ,  $\ell_Y(y)$  so, dass wir für den Test  $\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ nur drei Bits lesen müssen!

# Long Code

Sei  $\mathcal{B}_{\Sigma} = \{f : \Sigma \to \{0, 1\}\}$  Menge der booleschen Funktionen  $(|\mathcal{B}_{\Sigma}|=2^{|\Sigma|}) \operatorname{mit} \mathcal{B}_{\Sigma}=\{f_0,f_1,\ldots,f_{2|\Sigma|-1}\}.$ 

Wir codieren  $a \in \Sigma$  mit Long<sub>a</sub> =  $f_0(a)f_1(a) \dots f_{2|\Sigma|-1}(a)$ , d.h.

 $\mathsf{Long}_a[f] = f(a)$  für alle  $f \in \mathcal{B}_{\Sigma}$ .

Neuer 3-Bit Verifier:

## Verifier

▶ Wähle zufällig  $(x, y) \in E$ 

### Neuer 3-Bit Verifier:

- ▶ Wähle zufällig  $(x, y) \in E$
- ▶ Wähle zufällig  $f \in B_{\Sigma_X}$ ,  $g \in B_{\Sigma_Y}$ , mit  $\Pr[f(\sigma) = 1] = \frac{1}{2} = \Pr[g(\sigma') = 1]$

### Neuer 3-Bit Verifier:

- ▶ Wähle zufällig  $(x, y) \in E$
- ▶ Wähle zufällig  $f \in B_{\Sigma_X}$ ,  $g \in B_{\Sigma_Y}$ , mit  $\Pr[f(\sigma) = 1] = \frac{1}{2} = \Pr[g(\sigma') = 1]$
- ► Teste, ob  $\mathsf{Long}_{\ell_X(x)}[f] \oplus \mathsf{Long}_{\ell_Y(y)}[g] \oplus \mathsf{Long}_{\ell_X(x)}[(g \circ \pi_{(x,y)}) \oplus f] = 0$

### Neuer 3-Bit Verifier:

- ▶ Wähle zufällig  $(x, y) \in E$
- ▶ Wähle zufällig  $f \in B_{\Sigma_X}$ ,  $g \in B_{\Sigma_Y}$ , mit  $\Pr[f(\sigma) = 1] = \frac{1}{2} = \Pr[g(\sigma') = 1]$
- ► Teste, ob  $\mathsf{Long}_{\ell_X(x)}[f] \oplus \mathsf{Long}_{\ell_Y(y)}[g] \oplus \mathsf{Long}_{\ell_X(x)}[(g \circ \pi_{(x,y)}) \oplus f] = 0$

### Neuer 3-Bit Verifier:

## Verifier

- ▶ Wähle zufällig  $(x, y) \in E$
- ▶ Wähle zufällig  $f ∈ B_{\Sigma_X}$ ,  $g ∈ B_{\Sigma_Y}$ , mit  $Pr[f(\sigma) = 1] = 1/2 = Pr[g(\sigma') = 1]$
- ► Teste, ob  $\mathsf{Long}_{\ell_X(x)}[f] \oplus \mathsf{Long}_{\ell_Y(y)}[g] \oplus \mathsf{Long}_{\ell_X(x)}[(g \circ \pi_{(x,y)}) \oplus f] = 0$

## Completeness

Falls  $\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$ :

### Neuer 3-Bit Verifier:

### Verifier

- ▶ Wähle zufällig  $(x, y) \in E$
- ▶ Wähle zufällig  $f ∈ B_{\Sigma_X}$ ,  $g ∈ B_{\Sigma_Y}$ , mit  $Pr[f(\sigma) = 1] = 1/2 = Pr[g(\sigma') = 1]$
- ► Teste, ob  $\mathsf{Long}_{\ell_X(x)}[f] \oplus \mathsf{Long}_{\ell_Y(y)}[g] \oplus \mathsf{Long}_{\ell_X(x)}[(g \circ \pi_{(x,y)}) \oplus f] = 0$

## Completeness

Falls 
$$\pi(\ell_X(x)) = \ell_Y(y)$$
:

### Soundness

Idee: Wenn der Test mit zu hoher Wahrscheinlichkeit gelingt, gibt uns  $Long_{\ell}$  ein Labeling, dass sehr viele Kanten erfüllt. Beweis: Fourier-Analyse von  $Long_{\ell}$ 

# Konsequenzen

## Satz

Wir erhalten  $c = 1 - \varepsilon$ ,  $s = 1/2 + \varepsilon$ . Eine bessere Approximation als  $2 - \varepsilon$  ist nicht möglich!

# Konsequenzen

### Satz

Wir erhalten  $c=1-\epsilon$ ,  $s=1/2+\epsilon$ . Eine bessere Approximation als  $2-\epsilon$  ist nicht möglich!

Weiteres Fortführen der Ideen:

Satz (Johan Håstad, 2001)

Es gibt keinen Algorithmus, der MAX-3SAT besser als mit Rate %7 approximieren kann. (außer  $\mathcal{P} = \mathcal{N}\mathcal{P}$ )

# Allgemeines Vorgehen

1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert

# Allgemeines Vorgehen

- 1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert
- 2. Baue einfachen Verifier V (Outer Verifier)

# Allgemeines Vorgehen

- 1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert
- 2. Baue einfachen Verifier V (Outer Verifier)
- 3. Modifiziere *V* zu *V*\* (Inner Verifier)

### UNIOUE-LABEL-COVER

Sei  $G=(X\dot{\cup}Y,E)$ ,  $\Sigma$ ,  $\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Instanz von LABEL-COVER. Sind alle  $\pi_e$  Permutationen, so ist es eine Instanz von UNIQUE-LABEL-COVER.

### UNIQUE-LABEL-COVER

Sei  $G=(X\dot{\cup}Y,E)$ ,  $\Sigma$ ,  $\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Instanz von LABEL-COVER. Sind alle  $\pi_e$  Permutationen, so ist es eine Instanz von UNIQUE-LABEL-COVER.

## Frage

Wie schwer ist UNIQUE-LABEL-COVER?

#### UNIQUE-LABEL-COVER

Sei  $G=(X\dot{\cup}Y,E), \Sigma, \Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Instanz von LABEL-COVER. Sind alle  $\pi_e$  Permutationen, so ist es eine Instanz von UNIQUE-LABEL-COVER.

## Frage

Wie schwer ist UNIQUE-LABEL-COVER?

### ε-GAP-MAX-UNIOUE-LABEL-COVER

Gegeben: UNIQUE-LABEL-COVER Instanz

$$G = (X \dot{\cup} Y, E), \Sigma, \Pi = \{\pi_e\}_{e \in E}$$

- Gesucht: Sind mindestens  $(1 \varepsilon) \cdot |E|$  Kanten erfüllbar? (JA)
  - ▶ Gilt für alle  $\ell$ , dass höchstens  $\epsilon \cdot |E|$  Kanten gleichzeitig erfüllt sind? (NEIN)

#### UNIQUE-LABEL-COVER

Sei  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Instanz von LABEL-COVER. Sind alle  $\pi_e$  Permutationen, so ist es eine Instanz von UNIQUE-LABEL-COVER.

## Frage

Wie schwer ist UNIQUE-LABEL-COVER?

### ε-GAP-MAX-UNIOUE-LABEL-COVER

Gegeben: UNIQUE-LABEL-COVER Instanz

$$G = (X \dot{\cup} Y, E), \Sigma, \Pi = \{\pi_e\}_{e \in E}$$

- Gesucht: Sind mindestens  $(1 \varepsilon) \cdot |E|$  Kanten erfüllbar? (JA)
  - ▶ Gilt für alle  $\ell$ , dass höchstens  $\varepsilon \cdot |E|$  Kanten gleichzeitig erfüllt sind? (NEIN)

### Unique Games Conjecture (Subhash Khot, 2002)

Für alle  $\varepsilon>0$  gibt es ein  $s=s(\varepsilon)$ , so dass  $\varepsilon$ -GAP-MAX-UNIQUE-LABEL-COVER  $\mathcal{NP}$ -hart für Instanzen mit Alphabetgröße s ist.

# **Unique Games Conjecture**

# Zustand 2005:

Name	Rate	LB	LB UGC
MIN-VERTEX-COVER	2	1.36	$2-\varepsilon$
MAX-CUT	$1/a_{GW} \approx 1.139$	$^{17}/_{16} \approx 1.0625$	$1/a_{GW}-\varepsilon$
MIN-K-UNIFORM-HYPERGRAPH-VC	k	$k-1-\varepsilon$	k – ε
MAX-2SAT	$1/a_{LLZ} \approx 1.064$	1.048	$1/a_{LLZ}-\epsilon$
CSP mit integrality gap $lpha$	α	?	$\alpha - \varepsilon$

# **Unique Games Conjecture**

### Zustand 2005:

Name	Rate	LB	LB UGC
MIN-VERTEX-COVER	2	1.36	2 – ε
MAX-CUT	$1/a_{GW} \approx 1.139$	$^{17}/_{16} \approx 1.0625$	$1/a_{GW}-\varepsilon$
MIN-K-UNIFORM-HYPERGRAPH-VC	k	$k-1-\varepsilon$	k – ε
MAX-2SAT	$1/a_{LLZ} \approx 1.064$	1.048	$1/a_{LLZ}-\epsilon$
CSP mit integrality gap $lpha$	α	?	α – ε

## Satz (Raghavendra, 2008)

Unter der UGC ist jedes CSP entweder  $\mathcal{NP}$ -hart oder in Polynomialzeit lösbar.

#### MAX-CUT

Gegeben: Graph G = (V, E)

Gesucht: Partition  $V = V_1 \dot{\cup} V_2$ , so dass die Anzahl an Kanten

zwischen  $V_1$  und  $V_2$  maximal ist.

### **MAX-CUT**

Gegeben: Graph G = (V, E)

Gesucht: Partition  $V = V_1 \dot{\cup} V_2$ , so dass die Anzahl an Kanten zwischen  $V_1$  und  $V_2$  maximal ist.

## Satz (Khot, Kindler, Mossel, O'Donnel, 2005)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V gibt mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau zwei Bits b, b' liest und akzeptiert, falls  $b \neq b'$ , so impliziert die UGC, dass MAX-CUT nicht besser als mit Wert  $\frac{1}{2}$ c approximiert werden kann.

### **MAX-CUT**

Gegeben: Graph G = (V, E)

Gesucht: Partition  $V = V_1 \dot{\cup} V_2$ , so dass die Anzahl an Kanten zwischen  $V_1$  und  $V_2$  maximal ist.

## Satz (Khot, Kindler, Mossel, O'Donnel, 2005)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V gibt mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau zwei Bits b, b' liest und akzeptiert, falls  $b \neq b'$ , so impliziert die UGC, dass MAX-CUT nicht besser als mit Wert % approximiert werden kann.

### **Beweis**

π Beweis für V

### **MAX-CUT**

Gegeben: Graph G = (V, E)

Gesucht: Partition  $V = V_1 \dot{\cup} V_2$ , so dass die Anzahl an Kanten zwischen  $V_1$  und  $V_2$  maximal ist.

## Satz (Khot, Kindler, Mossel, O'Donnel, 2005)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V gibt mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau zwei Bits b, b' liest und akzeptiert, falls  $b \neq b'$ , so impliziert die UGC, dass MAX-CUT nicht besser als mit Wert % approximiert werden kann.

- π Beweis für V
- ▶ Konstruiere G = (V, E)

### **MAX-CUT**

Gegeben: Graph G = (V, E)

Gesucht: Partition  $V = V_1 \dot{\cup} V_2$ , so dass die Anzahl an Kanten zwischen  $V_1$  und  $V_2$  maximal ist.

# Satz (Khot, Kindler, Mossel, O'Donnel, 2005)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V gibt mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau zwei Bits b, b' liest und akzeptiert, falls  $b \neq b'$ , so impliziert die UGC, dass MAX-CUT nicht besser als mit Wert % approximiert werden kann.

- $\blacktriangleright$   $\pi$  Beweis für V
- $\bullet \quad \text{Konstruiere } G = (V, E)$
- $V = \{v_1, v_2, ..., v_{|\pi|}\}$

#### MAX-CUT

Gegeben: Graph G = (V, E)

Gesucht: Partition  $V = V_1 \dot{\cup} V_2$ , so dass die Anzahl an Kanten zwischen  $V_1$  und  $V_2$  maximal ist.

# Satz (Khot, Kindler, Mossel, O'Donnel, 2005)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V gibt mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau zwei Bits b, b' liest und akzeptiert, falls  $b \neq b'$ , so impliziert die UGC, dass MAX-CUT nicht besser als mit Wert % approximiert werden kann.

- $\blacktriangleright$   $\pi$  Beweis für V
- ▶ Konstruiere G = (V, E)
- $V = \{v_1, v_2, ..., v_{|\pi|}\}$
- $E = \{(v_i, v_j) \mid \Pr[V \text{ liest Bits } i \text{ und } j] > 0\}$

#### MAX-CUT

Gegeben: Graph G = (V, E)

Gesucht: Partition  $V = V_1 \dot{\cup} V_2$ , so dass die Anzahl an Kanten zwischen  $V_1$  und  $V_2$  maximal ist.

# Satz (Khot, Kindler, Mossel, O'Donnel, 2005)

Wenn es einen (log n, 1)-Verifier V gibt mit Soundness s und Completeness c gibt, der genau zwei Bits b, b' liest und akzeptiert, falls  $b \neq b'$ , so impliziert die UGC, dass MAX-CUT nicht besser als mit Wert  $\frac{1}{2}$ c approximiert werden kann.

- π Beweis für V
- ▶ Konstruiere G = (V, E)
- $V = \{v_1, v_2, ..., v_{|\pi|}\}$
- $\triangleright$   $E = \{(v_i, v_i) \mid \Pr[V \text{ liest Bits } i \text{ und } j] > 0\}$
- $ightharpoonup \Pr[V \text{ akzeptiert}] = rac{\text{Anzahl der Kanten im Cut}}{\text{Anzahl der Kanten}}$

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

## Verifier

▶ Wähle  $x \in X$  uniform

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)}$ ,  $\pi' = \pi_{(x,y')}$

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)}, \pi' = \pi_{(x,y')}$
- Lies  $\ell(x)$ ,  $\ell(y)$ ,  $\ell(y')$  aus dem Beweis

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)}, \pi' = \pi_{(x,y')}$
- Lies  $\ell(x)$ ,  $\ell(y)$ ,  $\ell(y')$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell(x)) = \ell(y)$  und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)}, \pi' = \pi_{(x,y')}$
- Lies  $\ell(x)$ ,  $\ell(y)$ ,  $\ell(y')$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell(x)) = \ell(y)$  und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$

## **Outer Verifier**

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

#### Verifier

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)}, \pi' = \pi_{(x,y')}$
- Lies  $\ell(x)$ ,  $\ell(y)$ ,  $\ell(y')$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell(x)) = \ell(y)$  und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$

Wenn  $(1 - \varepsilon) \cdot |E|$  der Kanten erfüllt, ist die Wahrscheinlichkeit, dass beide erfüllt sind, mindestens  $1 - 2\varepsilon$ .

### **Outer Verifier**

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

#### Verifier

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)}, \pi' = \pi_{(x,y')}$
- Lies  $\ell(x)$ ,  $\ell(y)$ ,  $\ell(y')$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell(x)) = \ell(y)$  und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$

Wenn  $(1 - \varepsilon) \cdot |E|$  der Kanten erfüllt, ist die Wahrscheinlichkeit, dass beide erfüllt sind, mindestens  $1 - 2\varepsilon$ .

Sind maximal  $\varepsilon \cdot |E|$  der Kanten erfüllt, ist die Wahrscheinlichkeit, dass beide erfüllt sind, höchstens  $\varepsilon$ .

### **Outer Verifier**

UNIQUE-LABEL-COVER Instanz  $G=(X\dot{\cup}Y,E),\Sigma,\Pi=\{\pi_e\}_{e\in E}$  Konstruiere typischen Verifier für UNIQUE-LABEL-COVER:

#### Verifier

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)}, \pi' = \pi_{(x,y')}$
- Lies  $\ell(x)$ ,  $\ell(y)$ ,  $\ell(y')$  aus dem Beweis
- ► Teste, ob  $\pi(\ell(x)) = \ell(y)$  und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$

Wenn  $(1 - \varepsilon) \cdot |E|$  der Kanten erfüllt, ist die Wahrscheinlichkeit, dass beide erfüllt sind, mindestens  $1 - 2\varepsilon$ .

Sind maximal  $\varepsilon \cdot |E|$  der Kanten erfüllt, ist die Wahrscheinlichkeit, dass beide erfüllt sind, höchstens  $\varepsilon$ .

Wir lesen  $3 \cdot \log(|\Sigma|)$  Bits!

### Idee

Wir codieren  $\ell(x)$ ,  $\ell(y)$ ,  $\ell(y')$  so, dass wir für den Test  $\pi(\ell(x)) = \ell(y)$  und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$  nur zwei Bits lesen müssen!

### Idee

Wir codieren  $\ell(x)$ ,  $\ell(y)$ ,  $\ell(y')$  so, dass wir für den Test  $\pi(\ell(x)) = \ell(y)$  und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$  nur zwei Bits lesen müssen!

Auch hier wieder Long Code!

Verifier mit Parameter  $0 < \rho < 1$ 

▶ Wähle  $x \in X$  uniform

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)'}^{-1} \pi' = \pi_{(x,y')}^{-1}$

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)'}^{-1} \pi' = \pi_{(x,y')}^{-1}$
- ▶ Wähle  $f \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f(\sigma) = 0] = \frac{1}{2}$

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,v)'}^{-1} \pi' = \pi_{(x,v')}^{-1}$
- ▶ Wähle  $f \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f(\sigma) = 0] = \frac{1}{2}$
- ▶ Wähle  $f_{\rho} \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f_{\rho}(\sigma) = 0] = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}\rho > \frac{1}{2}$

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)'}^{-1} \pi' = \pi_{(x,y')}^{-1}$
- ▶ Wähle  $f \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f(\sigma) = 0] = \frac{1}{2}$
- ▶ Wähle  $f_{\rho} \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f_{\rho}(\sigma) = 0] = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}\rho > \frac{1}{2}$
- ► Teste, ob Long<sub> $\ell(y)$ </sub> [ $f \circ \pi$ ] = Long<sub> $\ell(y')$ </sub> [ $(f \circ \pi') \cdot f_{\rho}$ ]

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)'}^{-1} \pi' = \pi_{(x,y')}^{-1}$
- ▶ Wähle  $f \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f(\sigma) = 0] = \frac{1}{2}$
- ▶ Wähle  $f_{\rho} \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f_{\rho}(\sigma) = 0] = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}\rho > \frac{1}{2}$
- ► Teste, ob Long<sub> $\ell(y)$ </sub> [ $f \circ \pi$ ] = Long<sub> $\ell(y')$ </sub> [ $(f \circ \pi') \cdot f_{\rho}$ ]

### Verifier mit Parameter $0 < \rho < 1$

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,v)}^{-1}, \pi' = \pi_{(x,v')}^{-1}$
- ▶ Wähle  $f \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f(\sigma) = 0] = \frac{1}{2}$
- ▶ Wähle  $f_{\rho} \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f_{\rho}(\sigma) = 0] = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}\rho > \frac{1}{2}$
- ► Teste, ob Long<sub> $\ell(y)$ </sub>[ $f \circ \pi$ ] = Long<sub> $\ell(y')$ </sub>[ $(f \circ \pi') \cdot f_{\rho}$ ]

### Completeness

Falls  $\pi(\ell(x)) = \ell(y)$  und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$ :

## Verifier mit Parameter $0 < \rho < 1$

- ▶ Wähle  $x \in X$  uniform
- ▶ Wähle zufällig  $(x, y), (x, y') \in E$
- Sei  $\pi = \pi_{(x,y)'}^{-1} \pi' = \pi_{(x,y')}^{-1}$
- ▶ Wähle  $f \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f(\sigma) = 0] = \frac{1}{2}$
- ▶ Wähle  $f_{\rho} \in B_{|\Sigma|}$ , so dass  $\Pr[f_{\rho}(\sigma) = 0] = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}\rho > \frac{1}{2}$
- ► Teste, ob Long $_{\ell(y)}[f \circ \pi] = \text{Long}_{\ell(y')}[(f \circ \pi') \cdot f_{\rho}]$

### Completeness

Falls 
$$\pi(\ell(x)) = \ell(y)$$
 und  $\pi'(\ell(x)) = \ell(y')$ :

### Soundness

Idee: Wenn der Test mit zu hoher Wahrscheinlichkeit gelingt, gibt uns  $\mathsf{Long}_\ell$  ein Labeling, dass sehr viele Kanten erfüllt. Beweis: Fourier-Analyse von  $\mathsf{Long}_\ell$  und "Majority is Stablest"

# Konsequenzen

#### Satz

Wir erhalten  $c = 1/2 + 1/2\rho$  und  $s = \arccos(\rho)/\pi + \epsilon$ . Eine bessere Approximation als  $s/c \approx 1/\alpha_{GW} - \epsilon \approx 1.139 - \epsilon$  ist nicht möglich.  $(\alpha_{GW} = \min_{0 < \Theta \le \pi} \frac{2}{\pi} \cdot \frac{\Theta}{1 - \cos \Theta})$ 

# Konsequenzen

#### Satz

Wir erhalten 
$$c = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}\rho$$
 und  $s = \arccos(\rho)/\pi + \epsilon$ . Eine bessere Approximation als  $s/c \approx \frac{1}{4}\sigma_{GW} - \epsilon \approx 1.139 - \epsilon$  ist nicht möglich.  $(\alpha_{GW} = \min_{0 < \Theta \le \pi} \frac{2}{\pi} \cdot \frac{\Theta}{1 - \cos \Theta})$ 

### Satz (Goemans & Williamson, 1995)

Es gibt einen randomisierten Approximationsalgorithmus für MAX — CUT mit Approximationsrate  $V_{\alpha_{GW}} \approx 1.139$ .

# Konsequenzen

#### Satz

Wir erhalten  $c = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}\rho$  und  $s = \arccos(\rho)/\pi + \epsilon$ . Eine bessere Approximation als  $s/c \approx \frac{1}{2}\alpha_{GW} - \epsilon \approx 1.139 - \epsilon$  ist nicht möglich.  $(\alpha_{GW} = \min_{0 < \Theta \le \pi} \frac{2}{\pi} \cdot \frac{\Theta}{1 - \cos \Theta})$ 

### Satz (Goemans & Williamson, 1995)

Es gibt einen randomisierten Approximationsalgorithmus für MAX — CUT mit Approximationsrate  $V_{\alpha_{GW}} \approx 1.139$ .

## Satz (Mahajan, Ramesh, 1995)

Es gibt einen deterministischen Approximationsalgorithmus für MAX — CUT mit Approximationsrate  $V_{\alpha_{GW}} \approx 1.139$ .

# Allgemeines Vorgehen

1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert

# Allgemeines Vorgehen

- 1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert
- 2. Baue einfachen Verifier V (Outer Verifier)

# Allgemeines Vorgehen

- 1. Zeige, dass die Existenz eines bestimmten Verifiers  $V^*$  die Nicht-Approximierbarkeit impliziert
- 2. Baue einfachen Verifier V (Outer Verifier)
- 3. Modifiziere *V* zu *V*\* (Inner Verifier)