

# Maximale Semidefinite und Lineare Erweiterungskomplexität für Klassen von Polytopen

**Gennadiy Averkov**

Otto-von-Guericke-Universität Magdeburg

# Forschung

Konvexität

Algebra

Optimierung

Algorithmen

Kombinatorik

**G. A., Volker Kaibel, Stefan Weltge:**

Maximum semidefinite and linear extension complexity  
of families of polytopes,  
erscheint in *Math. Programming A*



Volker Kaibel, OVGU Magdeburg



Stefan Weltge, ETH Zürich

# Bezeichnungen

# Bezeichnungen

*d*

## Bezeichnungen

$d$  Dimension von  $\mathbb{R}^d$

## Bezeichnungen

$d$  Dimension von  $\mathbb{R}^d$

$\langle x, y \rangle$

## Bezeichnungen

$d$  Dimension von  $\mathbb{R}^d$

$\langle x, y \rangle$  Standardskalarprodukt in  $\mathbb{R}^d$

## Bezeichnungen

$d$  Dimension von  $\mathbb{R}^d$

$\langle x, y \rangle$  Standardskalarprodukt in  $\mathbb{R}^d$

$\|x\|_2$

## Bezeichnungen

- $d$  Dimension von  $\mathbb{R}^d$
- $\langle x, y \rangle$  Standardskalarprodukt in  $\mathbb{R}^d$
- $\|x\|_2$  Euklidische Norm zu  $\langle x, y \rangle$

## Bezeichnungen

$d$  Dimension von  $\mathbb{R}^d$

$\langle x, y \rangle$  Standardskalarprodukt in  $\mathbb{R}^d$

$\|x\|_2$  Euklidische Norm zu  $\langle x, y \rangle$

$x \leq y$

## Bezeichnungen

- $d$  Dimension von  $\mathbb{R}^d$
- $\langle x, y \rangle$  Standardskalarprodukt in  $\mathbb{R}^d$
- $\|x\|_2$  Euklidische Norm zu  $\langle x, y \rangle$
- $x \leq y$  Teilordnung auf  $\mathbb{R}^d$

## Bezeichnungen

$d$	Dimension von $\mathbb{R}^d$
$\langle x, y \rangle$	Standardskalarprodukt in $\mathbb{R}^d$
$\ x\ _2$	Euklidische Norm zu $\langle x, y \rangle$
$x \leq y$	Teilordnung auf $\mathbb{R}^d$
$\text{conv}(X)$	

## Bezeichnungen

$d$	Dimension von $\mathbb{R}^d$
$\langle x, y \rangle$	Standardskalarprodukt in $\mathbb{R}^d$
$\ x\ _2$	Euklidische Norm zu $\langle x, y \rangle$
$x \leq y$	Teilordnung auf $\mathbb{R}^d$
$\text{conv}(X)$	konvexe Hülle von $X \subseteq \mathbb{R}^d$

## Bezeichnungen

$d$	Dimension von $\mathbb{R}^d$
$\langle x, y \rangle$	Standardskalarprodukt in $\mathbb{R}^d$
$\ x\ _2$	Euklidische Norm zu $\langle x, y \rangle$
$x \leq y$	Teilordnung auf $\mathbb{R}^d$
$\text{conv}(X)$	konvexe Hülle von $X \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(Y)$	

## Bezeichnungen

$d$	Dimension von $\mathbb{R}^d$
$\langle x, y \rangle$	Standardskalarprodukt in $\mathbb{R}^d$
$\ x\ _2$	Euklidische Norm zu $\langle x, y \rangle$
$x \leq y$	Teilordnung auf $\mathbb{R}^d$
$\text{conv}(X)$	konvexe Hülle von $X \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(Y)$	Polytope mit Ecken in $Y \subseteq \mathbb{R}^d$

## Bezeichnungen

$d$	Dimension von $\mathbb{R}^d$
$\langle x, y \rangle$	Standardskalarprodukt in $\mathbb{R}^d$
$\ x\ _2$	Euklidische Norm zu $\langle x, y \rangle$
$x \leq y$	Teilordnung auf $\mathbb{R}^d$
$\text{conv}(X)$	konvexe Hülle von $X \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(Y)$	Polytope mit Ecken in $Y \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$	

## Bezeichnungen

$d$	Dimension von $\mathbb{R}^d$
$\langle x, y \rangle$	Standardskalarprodukt in $\mathbb{R}^d$
$\ x\ _2$	Euklidische Norm zu $\langle x, y \rangle$
$x \leq y$	Teilordnung auf $\mathbb{R}^d$
$\text{conv}(X)$	konvexe Hülle von $X \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(Y)$	Polytope mit Ecken in $Y \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$	beliebige Polytope in $\mathbb{R}^d$

## Bezeichnungen

$d$	Dimension von $\mathbb{R}^d$
$\langle x, y \rangle$	Standardskalarprodukt in $\mathbb{R}^d$
$\ x\ _2$	Euklidische Norm zu $\langle x, y \rangle$
$x \leq y$	Teilordnung auf $\mathbb{R}^d$
$\text{conv}(X)$	konvexe Hülle von $X \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(Y)$	Polytope mit Ecken in $Y \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$	beliebige Polytope in $\mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$	

## Bezeichnungen

$d$	Dimension von $\mathbb{R}^d$
$\langle x, y \rangle$	Standardskalarprodukt in $\mathbb{R}^d$
$\ x\ _2$	Euklidische Norm zu $\langle x, y \rangle$
$x \leq y$	Teilordnung auf $\mathbb{R}^d$
$\text{conv}(X)$	konvexe Hülle von $X \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(Y)$	Polytope mit Ecken in $Y \subseteq \mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$	beliebige Polytope in $\mathbb{R}^d$
$\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$	0/1-Polytope in $\mathbb{R}^d$

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben,

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),  $c \in \mathbb{R}^d$

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),  $c \in \mathbb{R}^d$

*Ziel:*  $\min\{\langle c, x \rangle : x \in X\}$

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),  $c \in \mathbb{R}^d$

Ziel:  $\min\{\langle c, x \rangle : x \in X\}$

### Polyedrischer Ansatz

Ersetze  $X$  durch  $\text{conv}(X) =: P$

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),  $c \in \mathbb{R}^d$

Ziel:  $\min\{\langle c, x \rangle : x \in X\}$

### Polyedrischer Ansatz

Ersetze  $X$  durch  $\text{conv}(X) =: P = \{x \in \mathbb{R}^d : Ax \leq b\}$

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),  $c \in \mathbb{R}^d$

Ziel:  $\min\{\langle c, x \rangle : x \in X\}$

### Polyedrischer Ansatz

Ersetze  $X$  durch  $\text{conv}(X) =: P = \{x \in \mathbb{R}^d : Ax \leq b\}$

$\leadsto$  lineares Problem

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),  $c \in \mathbb{R}^d$

Ziel:  $\min\{\langle c, x \rangle : x \in X\}$

### Polyedrischer Ansatz

Ersetze  $X$  durch  $\text{conv}(X) =: P = \{x \in \mathbb{R}^d : Ax \leq b\}$

$\leadsto$  lineares Problem

im Allgemeinen:  $Ax \leq b$  hat zu viele Ungleichungen



## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),  $c \in \mathbb{R}^d$

Ziel:  $\min\{\langle c, x \rangle : x \in X\}$

### Polyedrischer Ansatz

Ersetze  $X$  durch  $\text{conv}(X) =: P = \{x \in \mathbb{R}^d : Ax \leq b\}$

$\leadsto$  lineares Problem

im Allgemeinen:  $Ax \leq b$  hat zu viele Ungleichungen



### Lineare erweiterte Formulierungen

$P = \{x \in \mathbb{R}^d : Fx + Gy \leq h \text{ für ein } y \in \mathbb{R}^k\}$

## Generisches (lineares) diskretes Optimierungsproblem

Sei  $X \subseteq \mathbb{R}^d$  endlich (implizit gegeben, oft  $X \subseteq \{0, 1\}^d$ ),  $c \in \mathbb{R}^d$

Ziel:  $\min\{\langle c, x \rangle : x \in X\}$

### Polyedrischer Ansatz

Ersetze  $X$  durch  $\text{conv}(X) =: P = \{x \in \mathbb{R}^d : Ax \leq b\}$

$\leadsto$  lineares Problem

im Allgemeinen:  $Ax \leq b$  hat zu viele Ungleichungen



### Lineare erweiterte Formulierungen

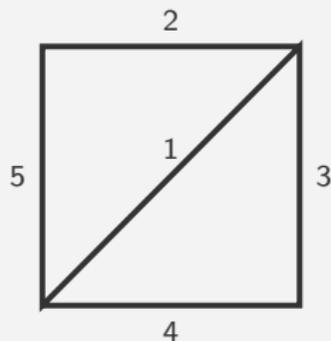
$P = \{x \in \mathbb{R}^d : Fx + Gy \leq h \text{ für ein } y \in \mathbb{R}^k\}$

in vielen Situationen sehr hilfreich



## Beispiel: minimale Spannbäume

Graph mit Kanten  $1, \dots, 5$



$$c_1, \dots, c_5 \in \mathbb{R}$$

Spannbaume char. Vektoren

$$\nearrow (1, 1, 1, 0, 0)$$

$$\nwarrow (1, 0, 0, 1, 1)$$

$$\nearrow (1, 0, 1, 0, 1)$$

$$\nwarrow (1, 0, 1, 0, 1)$$

$$\square (0, 0, 1, 1, 1)$$

$$\square (0, 1, 1, 1, 0)$$

$$\square (0, 1, 1, 0, 1)$$

$$\square (0, 1, 0, 1, 1)$$

- Problem minimaler Spannbäume

- Problem minimaler Spannbäume
- $\leadsto$  lineare Optimierung über dem Spannbaumpolytop

- Problem minimaler Spannbäume
- $\leadsto$  lineare Optimierung über dem Spannbaumpolytop
- Das Spannbaumpolytop hat

- Problem minimaler Spannbäume
- $\leadsto$  lineare Optimierung über dem Spannbaumpolytop
- Das Spannbaumpolytop hat
  - viele Facetten

- Problem minimaler Spannbäume
- $\leadsto$  lineare Optimierung über dem Spannbaumpolytop
- Das Spannbaumpolytop hat
  - viele Facetten
  - aber eine kleine erweiterte Formulierung

- Problem minimaler Spann­b­ume
- $\rightsquigarrow$  lineare Optimierung ­ber dem Spann­baum­polytop
- Das Spann­baum­polytop hat
  - viele Facetten
  - aber eine kleine erweiterte Formulierung
- $\rightsquigarrow$  effiziente Reduktion zur linearen Optimierung m­glich

- Problem minimaler Spannbäume
- $\rightsquigarrow$  lineare Optimierung über dem Spannbaumpolytop
- Das Spannbaumpolytop hat
  - viele Facetten
  - aber eine kleine erweiterte Formulierung
- $\rightsquigarrow$  effiziente Reduktion zur linearen Optimierung möglich
- Das gilt auch für andere Probleme

## Formulierung durch Projektionen

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden ein  $Q \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$  und eine affine Abbildung  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  gesucht, mit:

## Formulierung durch Projektionen

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden ein  $Q \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$  und eine affine Abbildung  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  gesucht, mit:

- $P = \pi(Q)$

## Formulierung durch Projektionen

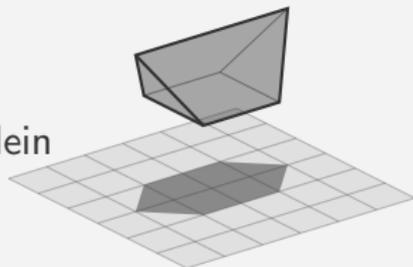
Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden ein  $Q \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$  und eine affine Abbildung  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  gesucht, mit:

- $P = \pi(Q)$
- Anz. der Facetten von  $Q$  möglichst klein

## Formulierung durch Projektionen

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden ein  $Q \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$  und eine affine Abbildung  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  gesucht, mit:

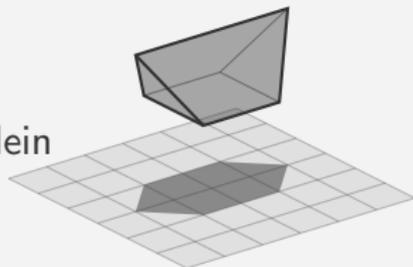
- $P = \pi(Q)$
- Anz. der Facetten von  $Q$  möglichst klein



## Formulierung durch Projektionen

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden ein  $Q \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$  und eine affine Abbildung  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  gesucht, mit:

- $P = \pi(Q)$
- Anz. der Facetten von  $Q$  möglichst klein

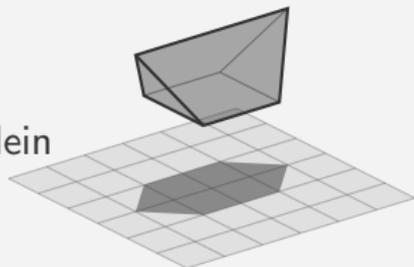


Formulierung mit Hilfe des Kegels  $\mathbb{R}_+^k$

## Formulierung durch Projektionen

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden ein  $Q \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$  und eine affine Abbildung  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  gesucht, mit:

- $P = \pi(Q)$
- Anz. der Facetten von  $Q$  möglichst klein



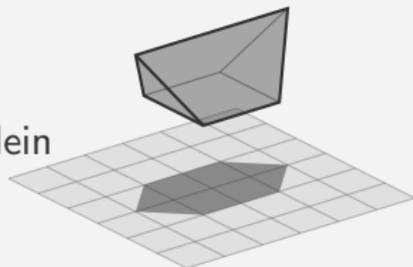
## Formulierung mit Hilfe des Kegels $\mathbb{R}_+^k$

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden affine Abbildungen  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$ ,  
 $M : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$  gesucht mit:

## Formulierung durch Projektionen

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden ein  $Q \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$  und eine affine Abbildung  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  gesucht, mit:

- $P = \pi(Q)$
- Anz. der Facetten von  $Q$  möglichst klein



## Formulierung mit Hilfe des Kegels $\mathbb{R}_+^k$

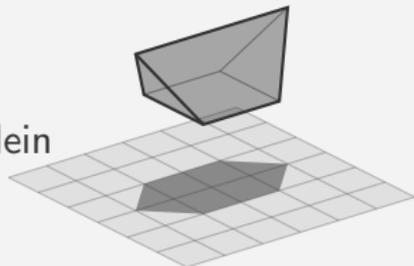
Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden affine Abbildungen  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$ ,  $M : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$  gesucht mit:

- $P = \pi(Q)$ ,  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{R}_+^k\}$

## Formulierung durch Projektionen

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden ein  $Q \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$  und eine affine Abbildung  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  gesucht, mit:

- $P = \pi(Q)$
- Anz. der Facetten von  $Q$  möglichst klein



## Formulierung mit Hilfe des Kegels $\mathbb{R}_+^k$

Für ein  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  werden affine Abbildungen  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$ ,  $M : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$  gesucht mit:

- $P = \pi(Q)$ ,  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{R}_+^k\}$
- $k$  möglichst klein

# Lineare erweiterte Formulierungen

## Lineare erweiterte Formulierungen

Für  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  heißt die Darstellung

$$P = \pi(Q), \quad Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{R}_+^k\}$$

eine *lineare erweiterte Formulierung* der Größe  $k$ .

## Lineare erweiterte Formulierungen

Für  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  heißt die Darstellung

$$P = \pi(Q), \quad Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{R}_+^k\}$$

eine *lineare erweiterte Formulierung* der Größe  $k$ .

Die *lineare Erweiterungskomplexität*  $xc(P)$  von  $P \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  ist die kleinste Größe einer linearen erweiterten Formulierung von  $P$ .

## Semidefinite erweiterte Formulierungen

*Idee:* ersetze  $\mathbb{R}_+^k$  durch den Kegel

$$\mathbb{S}_+^k := \left\{ S \in \mathbb{R}^{k \times k} : S \text{ symmetrisch, psd} \right\}.$$

## Semidefinite erweiterte Formulierungen

Idee: ersetze  $\mathbb{R}_+^k$  durch den Kegel

$$\mathbb{S}_+^k := \left\{ S \in \mathbb{R}^{k \times k} : S \text{ symmetrisch, psd} \right\}.$$

im Raum

$$\mathbb{S}^k := \left\{ S \in \mathbb{R}^{k \times k} : S \text{ symmetrisch} \right\}.$$

## Semidefinite erweiterte Formulierungen

Idee: ersetze  $\mathbb{R}_+^k$  durch den Kegel

$$\mathbb{S}_+^k := \left\{ S \in \mathbb{R}^{k \times k} : S \text{ symmetrisch, psd} \right\}.$$

im Raum

$$\mathbb{S}^k := \left\{ S \in \mathbb{R}^{k \times k} : S \text{ symmetrisch} \right\}.$$

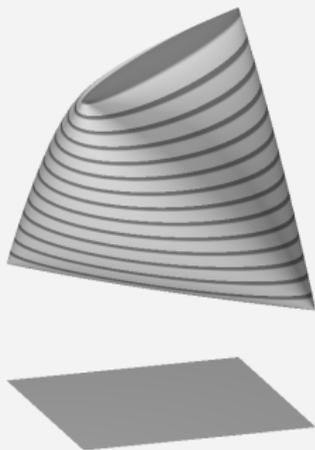
Die Darstellung

$$P = \pi(Q), \quad Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$$

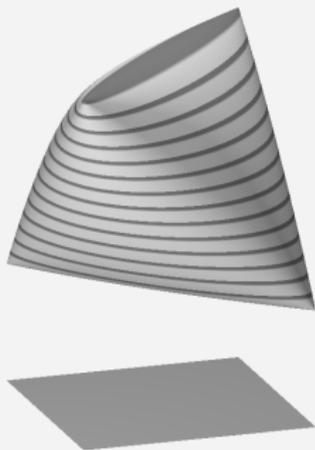
mit affinen Funktionen  $\pi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  und  $M : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{S}^k$ , heißt eine *semidefinite Formulierung* von  $P$  der Größe  $k$ .

Die *semidefinite Erweiterungskomplexität*  $sxc(P)$  von  $P$  ist das kleinste  $k$ , für welches eine semidefinite Formulierung von  $P$  der Größe  $k$  existiert.

Die *semidefinite Erweiterungskomplexität*  $\text{sxc}(P)$  von  $P$  ist das kleinste  $k$ , für welches eine semidefinite Formulierung von  $P$  der Größe  $k$  existiert.



Die *semidefinite Erweiterungskomplexität*  $sxc(P)$  von  $P$  ist das kleinste  $k$ , für welches eine semidefinite Formulierung von  $P$  der Größe  $k$  existiert.



$$\begin{pmatrix} 1 & x_1 & x_2 \\ x_1 & 1 & x_3 \\ x_2 & x_3 & 1 \end{pmatrix} \text{ ist psd}$$

## Zusammenhang

$$\text{sxc}(P) \leq \text{xc}(P)$$

## Zusammenhang

$$\text{sxc}(P) \leq \text{xc}(P)$$

**Ein Beispiel mit  $\text{sxc}(P) < \text{xc}(P)$**

Für  $P = [0, 1]^d$  gilt  $\text{sxc}(P) = d + 1$  und  $\text{xc}(P) = 2d$ .

## Zusammenhang

$$\text{sxc}(P) \leq \text{xc}(P)$$

**Ein Beispiel mit  $\text{sxc}(P) < \text{xc}(P)$**

Für  $P = [0, 1]^d$  gilt  $\text{sxc}(P) = d + 1$  und  $\text{xc}(P) = 2d$ .

**Offenes Problem: Wie groß kann der Unterschied sein?**

Für einen Graphen  $G = (V, E)$  betrachte

$$P_{\text{stab}}(G) := \text{conv}\{\chi_S \in \{0, 1\}^V : S \text{ stabile Menge von } G\}.$$

## Zusammenhang

$$\text{sxc}(P) \leq \text{xc}(P)$$

**Ein Beispiel mit  $\text{sxc}(P) < \text{xc}(P)$**

Für  $P = [0, 1]^d$  gilt  $\text{sxc}(P) = d + 1$  und  $\text{xc}(P) = 2d$ .

**Offenes Problem: Wie groß kann der Unterschied sein?**

Für einen Graphen  $G = (V, E)$  betrachte

$$P_{\text{stab}}(G) := \text{conv}\{\chi_S \in \{0, 1\}^V : S \text{ stabile Menge von } G\}.$$

Ist  $G$  perfekt, so gilt  $\text{sxc}(P_{\text{stab}}(G)) \leq |V| + 1$ .

## Zusammenhang

$$\text{sxc}(P) \leq \text{xc}(P)$$

**Ein Beispiel mit  $\text{sxc}(P) < \text{xc}(P)$**

Für  $P = [0, 1]^d$  gilt  $\text{sxc}(P) = d + 1$  und  $\text{xc}(P) = 2d$ .

**Offenes Problem: Wie groß kann der Unterschied sein?**

Für einen Graphen  $G = (V, E)$  betrachte

$$P_{\text{stab}}(G) := \text{conv}\{\chi_S \in \{0, 1\}^V : S \text{ stabile Menge von } G\}.$$

Ist  $G$  perfekt, so gilt  $\text{sxc}(P_{\text{stab}}(G)) \leq |V| + 1$ .

*Vermutung:*  $\text{xc}(P_{\text{stab}}(G))$  ist nicht polynomiell in  $|V|$ .

## Resultate für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

## Resultate für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

### Theorem (Rothvoß (2011))

*Es existieren  $P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  mit  $\text{xc}(P) \geq 2^{0.49d}$ .*

## Resultate für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

### Theorem (Rothvoß (2011))

*Es existieren  $P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  mit  $xc(P) \geq 2^{0.49d}$ .*

*(Darüber hinaus: lineare Erweiterungskomplexität eines zufälligen Polytops aus  $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  exponentiell mit einer sehr hohen Wahrscheinlichkeit.)*

## Resultate für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

### Theorem (Rothvoß (2011))

*Es existieren  $P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  mit  $\text{xc}(P) \geq 2^{0.49d}$ .*

*(Darüber hinaus: lineare Erweiteirungskomplexität eines zufälligen Polytops aus  $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  exponentiell mit einer sehr hohen Wahrscheinlichkeit.)*

### Theorem (Brïet, Dadush, Pokutta (2013))

*Es existieren  $P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  mit  $\text{sxc}(P) \geq 2^{0.24d}$ .*

## Resultate für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

### Theorem (Rothvoß (2011))

*Es existieren  $P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  mit  $\text{xc}(P) \geq 2^{0.49d}$ .*

*(Darüber hinaus: lineare Erweiterungskomplexität eines zufälligen Polytops aus  $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  exponentiell mit einer sehr hohen Wahrscheinlichkeit.)*

### Theorem (Brët, Dadush, Pokutta (2013))

*Es existieren  $P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  mit  $\text{sxc}(P) \geq 2^{0.24d}$ .*

*(Darüber hinaus: die semidefinite Erweiterungskomplexität eines zufälligen Polytops aus  $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  exponentiell mit einer sehr hohen Wahrscheinlichkeit.)*

## Hausdorff-Abstand

$\text{dist}(A, B) :=$

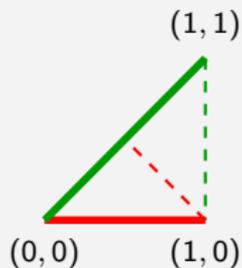
$$\max\{\max_{a \in A} \min_{b \in B} \|a - b\|_2, \max_{b \in B} \min_{a \in A} \|a - b\|_2\}$$

## Hausdorff-Abstand

$\text{dist}(A, B) :=$

$$\max\{\max_{a \in A} \min_{b \in B} \|a - b\|_2, \max_{b \in B} \min_{a \in A} \|a - b\|_2\}$$

Beispiel:



## Theorem (G.A. & Voker Kaibel & Stefan Weltge)

Sei  $\mathcal{P} \subseteq \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  mit  $\dim(P) \geq 1$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und  $2 \leq |\mathcal{P}| < \infty$ ,  
und seien  $\rho, \Delta > 0$  Konstanten mit

## Theorem (G.A. & Voker Kaibel & Stefan Weltge)

Sei  $\mathcal{P} \subseteq \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  mit  $\dim(P) \geq 1$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und  $2 \leq |\mathcal{P}| < \infty$ ,  
und seien  $\rho, \Delta > 0$  Konstanten mit

- $P \subseteq \{x \in \mathbb{R}^d : \|x\|_2 \leq \rho\}$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und

## Theorem (G.A. & Voker Kaibel & Stefan Weltge)

Sei  $\mathcal{P} \subseteq \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  mit  $\dim(P) \geq 1$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und  $2 \leq |\mathcal{P}| < \infty$ ,  
und seien  $\rho, \Delta > 0$  Konstanten mit

- $P \subseteq \{x \in \mathbb{R}^d : \|x\|_2 \leq \rho\}$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und
- $\text{dist}(P, P') \geq \Delta$  für alle  $P, P' \in \mathcal{P}, P \neq P'$ .

## Theorem (G.A. & Voker Kaibel & Stefan Weltge)

Sei  $\mathcal{P} \subseteq \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  mit  $\dim(P) \geq 1$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und  $2 \leq |\mathcal{P}| < \infty$ ,  
und seien  $\rho, \Delta > 0$  Konstanten mit

- $P \subseteq \{x \in \mathbb{R}^d : \|x\|_2 \leq \rho\}$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und
- $\text{dist}(P, P') \geq \Delta$  für alle  $P, P' \in \mathcal{P}, P \neq P'$ .

Dann gilt

$$\max_{P \in \mathcal{P}} \text{sxc}(P) \geq \sqrt[4]{\frac{\log |\mathcal{P}|}{8d (1 + \log(2\rho/\Delta) + \log \log |\mathcal{P}|)}}$$

## Theorem (G.A. & Voker Kaibel & Stefan Weltge)

Sei  $\mathcal{P} \subseteq \mathcal{P}(\mathbb{R}^d)$  mit  $\dim(P) \geq 1$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und  $2 \leq |\mathcal{P}| < \infty$ ,  
und seien  $\rho, \Delta > 0$  Konstanten mit

- $P \subseteq \{x \in \mathbb{R}^d : \|x\|_2 \leq \rho\}$  für alle  $P \in \mathcal{P}$  und
- $\text{dist}(P, P') \geq \Delta$  für alle  $P, P' \in \mathcal{P}, P \neq P'$ .

Dann gilt

$$\max_{P \in \mathcal{P}} \text{sxc}(P) \geq \sqrt[4]{\frac{\log |\mathcal{P}|}{8d(1 + \log(2\rho/\Delta) + \log \log |\mathcal{P}|)}}$$

Der wichtigste Term:  $\sqrt[4]{\log |\mathcal{P}|}$

... und für die lineare Erweiterungskomplexität gilt:

### Theorem

$$\max_{P \in \mathcal{P}} xc(P) \geq \sqrt{\frac{\log |\mathcal{P}|}{8d(1 + \log(2\rho/\Delta) + \log \log |\mathcal{P}|)}}$$

Der wichtigste Term:  $\sqrt{\log |\mathcal{P}|}$

## Anwendung für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

Sei  $\mathcal{P} := \{P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d) : \dim(P) \geq 1\}$

## Anwendung für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

Sei  $\mathcal{P} := \{P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d) : \dim(P) \geq 1\}$

$$\max_{P \in \mathcal{P}} \text{sxc}(P) \geq \sqrt[4]{\frac{\log |\mathcal{P}|}{8d(1 + \log(2\rho/\Delta) + \log \log |\mathcal{P}|)}}$$

## Anwendung für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

Sei  $\mathcal{P} := \{P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d) : \dim(P) \geq 1\}$

$$\max_{P \in \mathcal{P}} \text{sxc}(P) \geq \sqrt[4]{\frac{\log |\mathcal{P}|}{8d(1 + \log(2\rho/\Delta) + \log \log |\mathcal{P}|)}}$$

- $|\mathcal{P}| = 2^{2^d} - 2^d - 1$

## Anwendung für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

Sei  $\mathcal{P} := \{P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d) : \dim(P) \geq 1\}$

$$\max_{P \in \mathcal{P}} \text{sxc}(P) \geq \sqrt[4]{\frac{\log |\mathcal{P}|}{8d(1 + \log(2\rho/\Delta) + \log \log |\mathcal{P}|)}}$$

- $|\mathcal{P}| = 2^{2^d} - 2^d - 1$
- $\rho = \sqrt{d}$

## Anwendung für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

Sei  $\mathcal{P} := \{P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d) : \dim(P) \geq 1\}$

$$\max_{P \in \mathcal{P}} \text{sxc}(P) \geq \sqrt[4]{\frac{\log |\mathcal{P}|}{8d(1 + \log(2\rho/\Delta) + \log \log |\mathcal{P}|)}}$$

- $|\mathcal{P}| = 2^{2^d} - 2^d - 1$
- $\rho = \sqrt{d}$
- $\Delta = \frac{1}{\sqrt{d}}$

## Anwendung für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

Sei  $\mathcal{P} := \{P \in \mathcal{P}(\{0, 1\}^d) : \dim(P) \geq 1\}$

$$\max_{P \in \mathcal{P}} \text{sxc}(P) \geq \sqrt[4]{\frac{\log |\mathcal{P}|}{8d (1 + \log(2\rho/\Delta) + \log \log |\mathcal{P}|)}}$$

- $|\mathcal{P}| = 2^{2^d} - 2^d - 1$
- $\rho = \sqrt{d}$
- $\Delta = \frac{1}{\sqrt{d}}$

$$\max_{P \in \mathcal{P}} \text{sxc}(P) \geq \sqrt[4]{\frac{c \cdot 2^d}{\text{poly}(d)}} \geq 2^{0.24d}$$

## Anwendung für $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$

analog erhält man auch

### Korollar

Ein zufälliges gleichmässig verteiltes  $P$  aus  $\mathcal{P}(\{0, 1\}^d)$  erfüllt die Ungleichung

$$\text{Prob}(\text{sxc}(P) \leq 2^{0.24d}) \leq 2^{-2^{d-1}},$$

wenn  $d$  genügend groß ist.

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende

Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende

Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$

zu zeigen:  $k$  ist groß.

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$  zu zeigen:  $k$  ist groß.

Wir normalisieren die Darstellung:

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$  zu zeigen:  $k$  ist groß.

Wir normalisieren die Darstellung:

$Q \subseteq \mathbb{R}^n$  ist beschränkt

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$  zu zeigen:  $k$  ist groß.

Wir normalisieren die Darstellung:

$Q \subseteq \mathbb{R}^n$  ist beschränkt

$$\{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq 1\} \subseteq Q \subseteq \{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq n\}$$

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$  zu zeigen:  $k$  ist groß.

Wir normalisieren die Darstellung:

$Q \subseteq \mathbb{R}^n$  ist beschränkt

$$\{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq 1\} \subseteq Q \subseteq \{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq n\}$$

(vgl. Löwner-John-Ellipsoide)

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

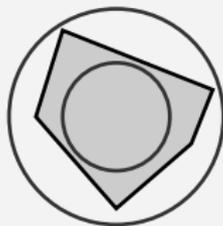
Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$  zu zeigen:  $k$  ist groß.

Wir normalisieren die Darstellung:

$Q \subseteq \mathbb{R}^n$  ist beschränkt

$$\{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq 1\} \subseteq Q \subseteq \{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq n\}$$

(vgl. Löwner-John-Ellipsoide)



## Beweisidee (semidefiniter Fall)

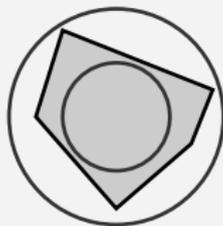
Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$  zu zeigen:  $k$  ist groß.

Wir normalisieren die Darstellung:

$Q \subseteq \mathbb{R}^n$  ist beschränkt

$$\{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq 1\} \subseteq Q \subseteq \{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq n\}$$

(vgl. Löwner-John-Ellipsoide)



$$Q = \{y \in \mathbb{R}^n : A(y) + I \in \mathbb{S}_+^k\},$$

## Beweisidee (semidefiniter Fall)

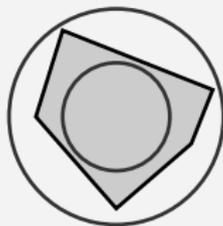
Sei  $k$  derart, dass man für jedes  $P \in \mathcal{P}$  die folgende Darstellung findet:  $P = \pi(Q)$  mit  $Q = \{y \in \mathbb{R}^n : M(y) \in \mathbb{S}_+^k\}$  zu zeigen:  $k$  ist groß.

Wir normalisieren die Darstellung:

$Q \subseteq \mathbb{R}^n$  ist beschränkt

$$\{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq 1\} \subseteq Q \subseteq \{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_2 \leq n\}$$

(vgl. Löwner-John-Ellipsoide)



$$Q = \{y \in \mathbb{R}^n : A(y) + I \in \mathbb{S}_+^k\},$$

und  $A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{S}^k$  linear

## Wir parametrisieren die erweiterten Formulierungen

$$\pi(y) = \varphi(y) + t,$$

$t \in \mathbb{R}^d$  und  $\varphi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  linear

## Wir parametrisieren die erweiterten Formulierungen

$$\pi(y) = \varphi(y) + t,$$

$t \in \mathbb{R}^d$  und  $\varphi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^d$  linear

$\leadsto$  jede normalisierte semidefinite erweiterte Formulierung ist durch ein Tripel  $(A, \varphi, t)$  kodiert

Für die Parametrisierung gilt:

Für die Parametrisierung gilt:

Beschränktheit:

$$\|A\| \leq 1,$$

$$\|\varphi\| \leq \rho,$$

$$\|t\| \leq \rho$$

Für die Parametrisierung gilt:

Beschränktheit:

$$\|A\| \leq 1, \quad \|\varphi\| \leq \rho, \quad \|t\| \leq \rho$$

Lipschitz-Stetigkeit:

$$\text{dist}(P, P') \leq \rho n^2 \|A - A'\| + n \|\varphi - \varphi'\| + \|t - t'\|$$

Wir führen einen Norm ein:

Für  $w = (A, \varphi, t)$  sei  $\|w\| := \rho n^2 \|A\| + n \|\varphi\| + \|t\|$

Wir führen einen Norm ein:

Für  $w = (A, \varphi, t)$  sei  $\|w\| := \rho n^2 \|A\| + n \|\varphi\| + \|t\|$

$\leadsto \|w\| \leq 3\rho n^2$  für alle normalisierten  $w$

Wir führen einen Norm ein:

Für  $w = (A, \varphi, t)$  sei  $\|w\| := \rho n^2 \|A\| + n \|\varphi\| + \|t\|$

$\leadsto \|w\| \leq 3\rho n^2$  für alle normalisierten  $w$

$\leadsto \|w - w'\| \geq \Delta$  für alle normalisierten  $w \neq w'$

Wir führen einen Norm ein:

Für  $w = (A, \varphi, t)$  sei  $\|w\| := \rho n^2 \|A\| + n \|\varphi\| + \|t\|$

$\leadsto \|w\| \leq 3\rho n^2$  für alle normalisierten  $w$

$\leadsto \|w - w'\| \geq \Delta$  für alle normalisierten  $w \neq w'$

Dimension des Raums höchstens  $3dk^4$



Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$

Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$

$w$

Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$

•  $w$

•  $w'$

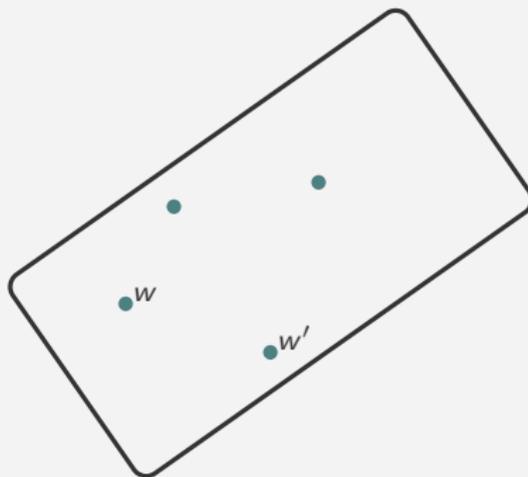
Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$



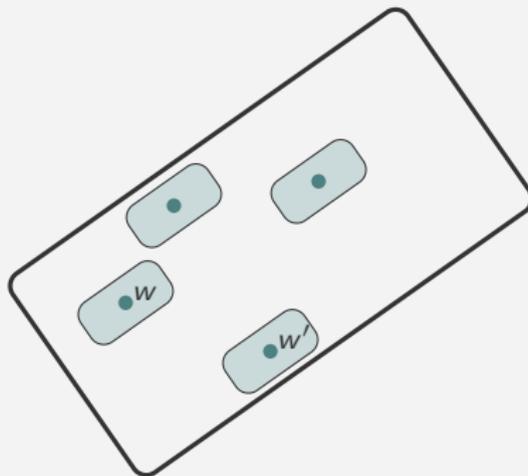
Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$



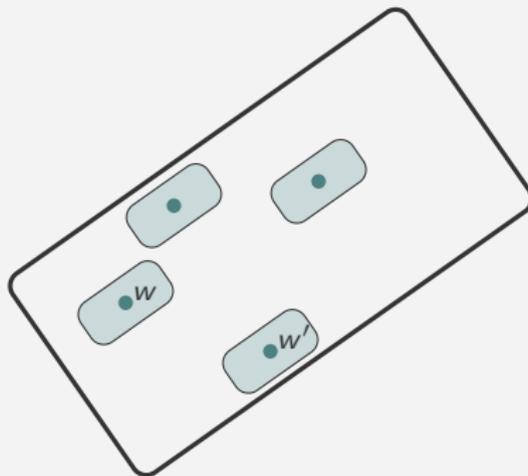
Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$



Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$

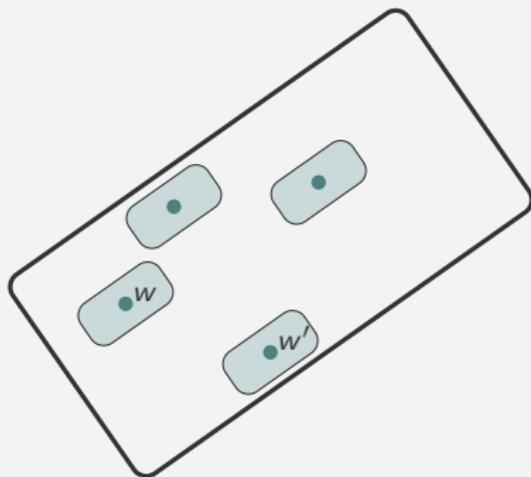


Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$



~> die Anzahl von  $w$ 's ist beschränkt

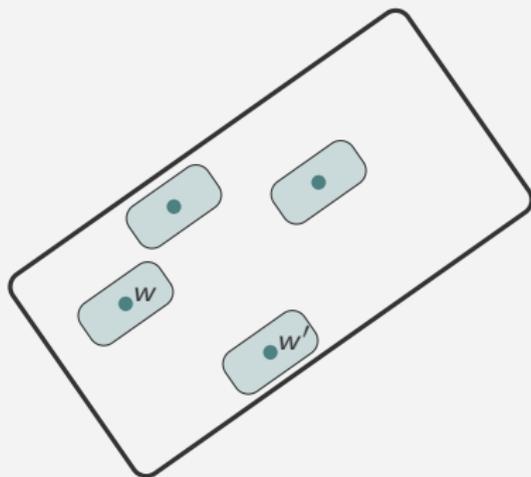
Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$



$\leadsto$  die Anzahl von  $w$ 's ist beschränkt

$\leadsto |\mathcal{P}| \leq f(k, d, \rho, \Delta)$

Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$

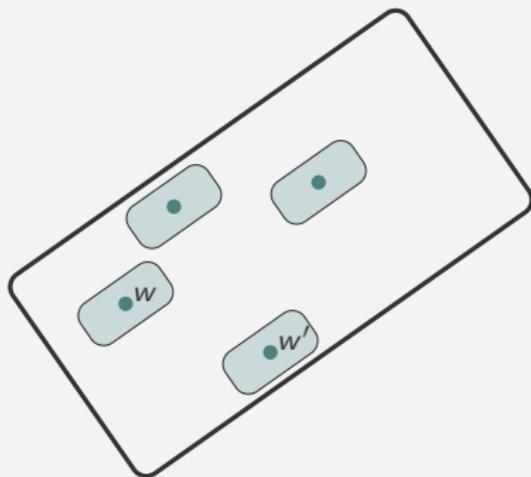


~> die Anzahl von  $w$ 's ist beschränkt

~>  $|\mathcal{P}| \leq f(k, d, \rho, \Delta)$

~> untere Schranke an  $k$  mit Hilfe von  $|\mathcal{P}|, d, \rho$  und  $\Delta$

Fixiere ein  $w$  für jedes  $P$



~> die Anzahl von  $w$ 's ist beschränkt

~>  $|\mathcal{P}| \leq f(k, d, \rho, \Delta)$

~> untere Schranke an  $k$  mit Hilfe von  $|\mathcal{P}|, d, \rho$  und  $\Delta$



Einleitung

Erweiterte Formulierungen, Motivation

Untere Schranken

Resultat

Anwendung für 0/1-Polytope

Beweisidee