

Perlen der theoretischen Informatik

Theorem von Khrapchenko

Lars Quentin und Lukas Niegsch

Georg-August-Universität Göttingen

Irgendwann 2020?

Problemstellung

- Komplexität von De-Morgan-Schaltkreisen

Problemstellung

- ▶ Komplexität von De-Morgan-Schaltkreisen
- ▶ Standardmaß: Blätteranzahl $L(f)$

Problemstellung

- ▶ Komplexität von De-Morgan-Schaltkreisen
- ▶ Standardmaß: Blätteranzahl $L(f)$
- ▶ Abschätzung durch einfachere Maße

Themenvorstellung

- ▶ Analyse boolescher Funktionen über das Konzept der Rechtecke
- ▶ Untere Schranke für die Blattgröße DeMorgan'scher Formeln
- ▶ Generalisierte Komplexitätsmaße:
 - ▶ konvexe Maße
 - ▶ submodulare Maße

Definition [DeMorgan-Schaltkreis]

- ▶ $\Phi := \{\wedge, \vee, \neg\}$ boolsche Basis
- ▶ \neg -Gatter nur bei Inputvariablen

Definition [Formel, Blattgröße]

- ▶ boolsche Funktion f
- ▶ Fan-Out 1 Schaltkreis
- ▶ $L(f)$ ist die Anzahl der Eingabegatter

Definition [kombinatorisches Rechteck]

- ▶ $R = A \times B$, $A, B \subset \{0, 1\}^n$ disjunkt
- ▶ $S \subset R$ Unterrechteck, falls S ebenfalls ein Rechteck ist

Bemerkung

- ▶ R ist bipartiter Graph.
- ▶ $(a, b) \in R$ sind Paare von Ecken.

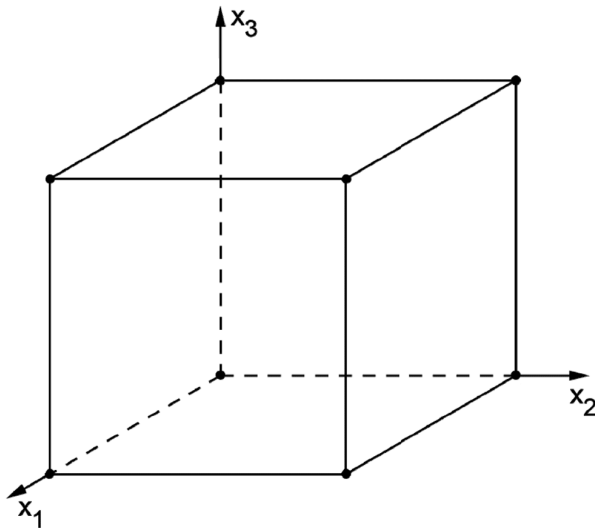


Figure: Beispiel

Definition

Sei f eine boolsche Funktion und $R = A \times B$ ein Rechteck. f separiert R , falls $f(A) = 1, f(B) = 0$.

Dabei ist

$$f(A) = 1 \Leftrightarrow \forall a \in A : f(a) = 1$$

$$f(B) = 0 \Leftrightarrow \forall b \in B : f(b) = 0$$

Definition

Ein Rechteck $R = A \times B$ heißt monochrom, wenn ein Index i existiert, so dass

$$a_i \neq b_i \text{ für alle Kanten } (a, b) \in R$$

Analog ist R positiv monochrom, wenn

$$a_i = 1, b_i = 0 \text{ für alle Kanten } (a, b) \in R$$

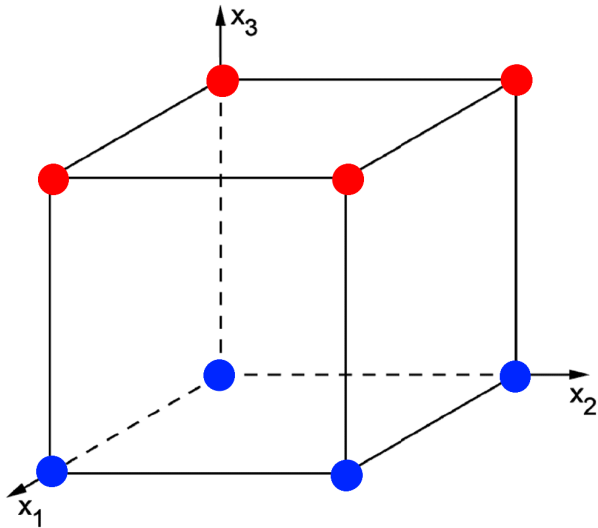


Figure: (positiv) monochromes Rechteck

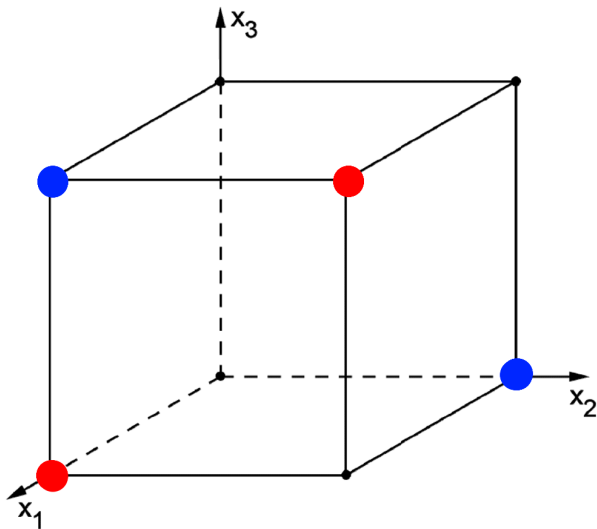


Figure: nichtmonochromes Rechteck

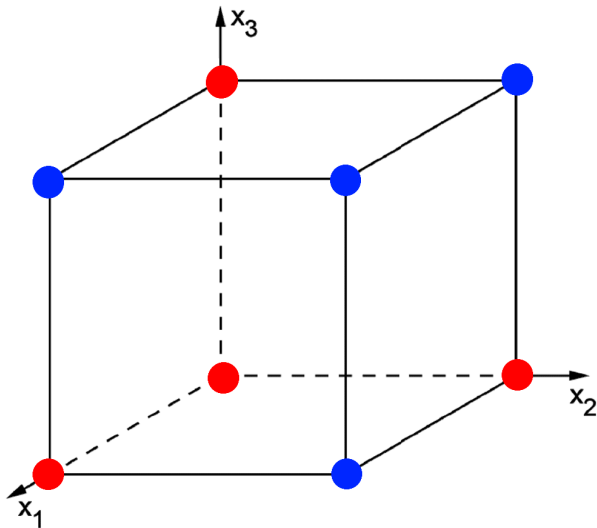


Figure: nichtmonochromes Rechteck

Definition [Partitionszahl]

- ▶ R Rechteck, f boolesche Funktion
- ▶ $\chi(R)$ Partitionszahl
- ▶ Größe der kleinsten Partition in **disjunkte** monochrome Rechtecke
- ▶ $\chi_+(R)$ analog für positiv monochrome Rechtecke
- ▶ $\chi(f) := \chi(f^{-1}(1) \times f^{-1}(0))$

Definition [kanonische monochrome Rechtecke]

- ▶ R Rechteck
- ▶ $M_{i,b} := \{(x, y) \in R \mid x_i = b, y_i = 1 - b\}$
- ▶ $i = 0, \dots, n; b = 0, 1$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Definition [kanonische monochrome Rechtecke]

- ▶ R Rechteck
- ▶ $M_{i,b} := \{(x, y) \in R \mid x_i = b, y_i = 1 - b\}$
- ▶ $i = 0, \dots, n; b = 0, 1$

Bemerkung

- ▶ $M_{i,b}$ sind monochrom.
- ▶ $M_{i,b}$ überdecken R .
- ▶ $\chi(R)$ wird nichttrivial durch die Disjunktheit der Partition

Lemma [Rychkov 1985]

Für jede boolsche Funktion f und jede monotone boolsche Funktion g gilt:

$$L(f) \geq \chi(f), L_+(g) \geq \chi_+(g)$$

Hierbei ist $L(f)$ die kleinste Anzahl der Blätter einer DeMorgan Formel.

Beweis: Induktion über $t = L(f)$

Induktionsanfang:

Beweis: Induktion über $t = L(f)$

Induktionsanfang:

► $f(x) = x_i$ oder $f(x) = \neg x_i$.

Beweis: Induktion über $t = L(f)$

Induktionsanfang:

- ▶ $f(x) = x_i$ oder $f(x) = \neg x_i$.
- ▶ $R = f^{-1}(1) \times f^{-1}(0)$ monochrom

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schranken

Beweis: Induktion über $t = L(f)$

Induktionsanfang:

- ▶ $f(x) = x_i$ oder $f(x) = \neg x_i$.
- ▶ $R = f^{-1}(1) \times f^{-1}(0)$ monochrom
- ▶ $L(f) = 1 \geq 1 = \chi(f)$

Beweis:

Induktionsschritt:

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.
- ▶ $f = f_0 \wedge f_1$ oder $f = f_0 \vee f_1$

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.
- ▶ $f = f_0 \wedge f_1$ oder $f = f_0 \vee f_1$
- ▶ f_0, f_1 sind minimal.

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.
- ▶ $f = f_0 \wedge f_1$ oder $f = f_0 \vee f_1$
- ▶ f_0, f_1 sind minimal.
- ▶ $B_0 := \{b \in B \mid f_0(b) = 0\}$.

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.
- ▶ $f = f_0 \wedge f_1$ oder $f = f_0 \vee f_1$
- ▶ f_0, f_1 sind minimal.
- ▶ $B_0 := \{b \in B \mid f_0(b) = 0\}$.
- ▶ f_0 separiert $A \times B_0$

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.
- ▶ $f = f_0 \wedge f_1$ oder $f = f_0 \vee f_1$
- ▶ f_0, f_1 sind minimal.
- ▶ $B_0 := \{b \in B \mid f_0(b) = 0\}$.
- ▶ f_0 separiert $A \times B_0$
- ▶ f_1 separiert $A \times (B \setminus B_0)$.

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.
- ▶ $f = f_0 \wedge f_1$ oder $f = f_0 \vee f_1$
- ▶ f_0, f_1 sind minimal.
- ▶ $B_0 := \{b \in B \mid f_0(b) = 0\}$.
- ▶ f_0 separiert $A \times B_0$
- ▶ f_1 separiert $A \times (B \setminus B_0)$.
- ▶ $A \times B = A \times B_0 \cup A \times (B \setminus B_0)$.

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.
- ▶ $f = f_0 \wedge f_1$ oder $f = f_0 \vee f_1$
- ▶ f_0, f_1 sind minimal.
- ▶ $B_0 := \{b \in B \mid f_0(b) = 0\}$.
- ▶ f_0 separiert $A \times B_0$
- ▶ f_1 separiert $A \times (B \setminus B_0)$.
- ▶ $A \times B = A \times B_0 \cup A \times (B \setminus B_0)$.

Somit

$$\chi(R) \leq \chi(A \times B_0) + \chi(A \times (B \setminus B_0)) \leq L(f_0) + L(f_1) = L(f)$$

Beweis:

Induktionsschritt:

- ▶ Sei f eine minimale Formel.
- ▶ $f = f_0 \wedge f_1$ oder $f = f_0 \vee f_1$
- ▶ f_0, f_1 sind minimal.
- ▶ $B_0 := \{b \in B \mid f_0(b) = 0\}$.
- ▶ f_0 separiert $A \times B_0$
- ▶ f_1 separiert $A \times (B \setminus B_0)$.
- ▶ $A \times B = A \times B_0 \cup A \times (B \setminus B_0)$.

Somit

$$\chi(R) \leq \chi(A \times B_0) + \chi(A \times (B \setminus B_0)) \leq L(f_0) + L(f_1) = L(f)$$

Die anderen Fälle folgen analog.



Definition

Sei R ein Rechteck.

$$A \otimes B := \{(a, b) \in R \mid a \sim b\}$$

Wobei $a \sim b$, falls a und b sich in genau einem Bit unterscheiden.

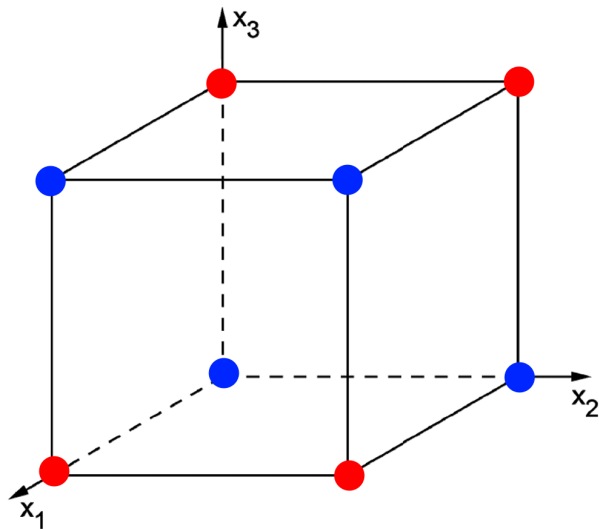


Figure: $A \otimes B$ Beispiel

Lemma

Ein monochromes Unterrechteck von $A \times B$ der Größe $s \times t$ kann maximal \sqrt{st} Elemente von $A \otimes B$ überdecken.

Beweis:

Sei $S \times T \subset A \times B$ ein Unterrechteck, $S \times T$ monochrom, $|S| = s, |T| = t$.

Die Monochromie besagt, dass

$$\exists i : a_i \neq b_i \quad \forall (a, b) \in S \times T.$$

Falls $(a, b) \in A \otimes B$, dann unterscheiden sich a und b in genau einem Index.

Für die Überdeckung folgt also

$$\min\{|S|, |T|\} = \min\{s, t\} \leq \sqrt{st}$$



Theorem [Khrapchenko 1971]²

Sei f eine boolsche Funktion, die das Rechteck $A \times B$ separiert. Dann gilt:

$$L(f) \geq \frac{|A \otimes B|^2}{|A| \cdot |B|}$$

Beweis:

Sei $S_i \times T_i$ eine Zerlegung von $A \times B$ in r monochrome Rechtecke, $i = 1, \dots, r$ mit $|S_i| = s_i$ und $|T_i| = t_i$.

Sei c_i die Anzahl der Elemente aus $A \otimes B$ in $S_i \times T_i$.

Beweis:

Sei $S_i \times T_i$ eine Zerlegung von $A \times B$ in r monochrome Rechtecke, $i = 1, \dots, r$ mit $|S_i| = s_i$ und $|T_i| = t_i$.

Sei c_i die Anzahl der Elemente aus $A \otimes B$ in $S_i \times T_i$.

Aus dem obigem Lemma folgt: $c_i^2 \leq s_i t_i$.

Da $S_i \times T_i$ eine paarweise disjunkte Zerlegung ist folgt

$$|A \otimes B| = \sum_{i=1}^r c_i, \quad |A \times B| = \sum_{i=1}^r s_i t_i$$

Beweis:

Sei $S_i \times T_i$ eine Zerlegung von $A \times B$ in r monochrome Rechtecke, $i = 1, \dots, r$ mit $|S_i| = s_i$ und $|T_i| = t_i$.

Sei c_i die Anzahl der Elemente aus $A \otimes B$ in $S_i \times T_i$.

Aus dem obigem Lemma folgt: $c_i^2 \leq s_i t_i$.

Da $S_i \times T_i$ eine paarweise disjunkte Zerlegung ist folgt

$$|A \otimes B| = \sum_{i=1}^r c_i, \quad |A \times B| = \sum_{i=1}^r s_i t_i$$

Es folgt:

$$|A \otimes B|^2 = \left(\sum_{i=1}^r c_i \right)^2 \leq r \left(\sum_{i=1}^r c_i^2 \right) \leq r \left(\sum_{i=1}^r s_i t_i \right) = r |A \times B|$$

Beweis:

Sei $S_i \times T_i$ eine Zerlegung von $A \times B$ in r monochrome Rechtecke, $i = 1, \dots, r$ mit $|S_i| = s_i$ und $|T_i| = t_i$.

Sei c_i die Anzahl der Elemente aus $A \otimes B$ in $S_i \times T_i$.

Aus dem obigem Lemma folgt: $c_i^2 \leq s_i t_i$.

Da $S_i \times T_i$ eine paarweise disjunkte Zerlegung ist folgt

$$|A \otimes B| = \sum_{i=1}^r c_i, \quad |A \times B| = \sum_{i=1}^r s_i t_i$$

Es folgt:

$$|A \otimes B|^2 = \left(\sum_{i=1}^r c_i \right)^2 \leq r \left(\sum_{i=1}^r c_i^2 \right) \leq r \left(\sum_{i=1}^r s_i t_i \right) = r |A \times B|$$

$$\Rightarrow L(f) \geq \chi(f) = r \geq \frac{|A \otimes B|^2}{|A \times B|} = \frac{|A \otimes B|^2}{|A| \cdot |B|}$$

Theorem

Sei

$$\oplus_n := x_1 \oplus \cdots \oplus x_n$$

Dann folgt aus Kharapchenko's Theorem, dass

$$L(\oplus_n) \geq n^2$$

Beweis:

A die Menge aller Vektoren mit ungerader Anzahl an Einsen.

Sei B die Menge aller Vektoren mit gerader Anzahl an Einsen.

Beweis:

A die Menge aller Vektoren mit ungerader Anzahl an Einsen.

Sei B die Menge aller Vektoren mit gerader Anzahl an Einsen.

Dann

$$|A| = 2^{n-1}, |B| = 2^{n-1}, |A \otimes B| = n2^{n-1}$$

Beweis:

A die Menge aller Vektoren mit ungerader Anzahl an Einsen.

Sei B die Menge aller Vektoren mit gerader Anzahl an Einsen.

Dann

$$|A| = 2^{n-1}, |B| = 2^{n-1}, |A \otimes B| = n2^{n-1}$$

Es folgt

$$L(\oplus_n) \geq \frac{n^2 2^{2(n-1)}}{2^{n-1} 2^{n-1}} = n^2$$



Theorem [Yablonskii 1954]

Sei $n \in \mathbb{N}$ mit $n \geq 2$. Dann

$$L(\oplus_n) \leq 3np_n - 2p_n^2 \leq \frac{9}{8}n^2,$$

wobei $p_n = 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor}$.

Wenn n eine Zweierpotenz ist, dann gilt

$$L(\oplus_n) = n^2$$

Es wird vermutet, dass diese Schranke scharf ist.

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schranken

Beweis:

Sei $\lambda(n) := L(\oplus_n)$.

Zudem sei $m := \lfloor \log_2 n \rfloor$, so dass
 $n = 2^m + k, 0 \leq k < 2^m$.

Beweis:

Sei $\lambda(n) := L(\oplus_n)$.

Zudem sei $m := \lfloor \log_2 n \rfloor$, so dass
 $n = 2^m + k, 0 \leq k < 2^m$.

Zu zeigen: $\lambda(n) \leq 2^{2m} + 3k2^m = 3np_n - 2p_n^2$.

Beweis:

Sei $\lambda(n) := L(\oplus_n)$.

Zudem sei $m := \lfloor \log_2 n \rfloor$, so dass
 $n = 2^m + k, 0 \leq k < 2^m$.

Zu zeigen: $\lambda(n) \leq 2^{2^m} + 3k2^m = 3np_n - 2p_n^2$.

Beweis durch Induktion über $n = 2^m + k$.

Induktionsanfang: $n = 1 = 2^0 + 0$:

Beweis:

Sei $\lambda(n) := L(\oplus_n)$.

Zudem sei $m := \lfloor \log_2 n \rfloor$, so dass
 $n = 2^m + k, 0 \leq k < 2^m$.

Zu zeigen: $\lambda(n) \leq 2^{2^m} + 3k2^m = 3np_n - 2p_n^2$.

Beweis durch Induktion über $n = 2^m + k$.

Induktionsanfang: $n = 1 = 2^0 + 0$:

$$2^{2 \cdot 0} + 3 \cdot 0 \cdot 2^0 = 1 = \lambda(1)$$

und analog für 2.

Induktionsschritt:

Hierfür nutzen wir, dass für Funktionen g, h gilt, dass

$$f = g \oplus h \Leftrightarrow f = (g \wedge \neg h) \vee (\neg g \wedge h)$$

Somit muss gelten, dass

$$L(f) \leq 2L(g) + 2L(h)$$

Somit erhalten wir

$$\lambda(n) \leq 2(\lambda(\lfloor n/2 \rfloor) + \lambda(\lceil n/2 \rceil)) = 3np_n - 2p_n^2 \leq \frac{9}{8}n^2$$



Resultat

Nach den beiden obigen Lemmas folgt:

$$n^2 \leq L(\oplus_n) \leq \frac{9}{8}n^2$$

Für $n = 2^k$ gilt:

$$n^2 = L(\oplus_n)$$

Theorem

$$L(Th_k^n) \geq k(n - k + 1)$$

Beweis:

A sei die Menge aller Vektoren mit genau k Einsen.

Beweis:

A sei die Menge aller Vektoren mit genau k Einsen.

B sei die Menge aller Vektoren mit genau $k - 1$ Einsen.

Beweis:

A sei die Menge aller Vektoren mit genau k Einsen.

B sei die Menge aller Vektoren mit genau $k - 1$ Einsen.

Es folgt:

$$|A \otimes B| = k|A| = (n - k + 1)|B|$$

Beweis:

A sei die Menge aller Vektoren mit genau k Einsen.

B sei die Menge aller Vektoren mit genau $k - 1$ Einsen.

Es folgt:

$$|A \otimes B| = k|A| = (n - k + 1)|B|$$

Somit

$$L(Th_k^n) \geq \frac{(n - k + 1)|A| \cdot k|B|}{|A| \cdot |B|} = k(n - k + 1)$$

Ende Teil 1, Teil 2 nächste Woche

Perlen der
theoretischen
Informatik

Lars Quentin und
Lukas Niegisch

Einführung und
Definitionen

**Khrapchenko's
Theorem**

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Definition [kombinatorisches Rechteck]

- ▶ $R = A \times B$, $A, B \subset \{0, 1\}^n$ disjunkt
- ▶ $S \subset R$ Unterrechteck, falls S ebenfalls ein Rechteck ist

Definition [Monochrom]

Ein Rechteck $R = A \times B$ heißt monochrom, wenn ein Index i existiert, so dass

$$a_i \neq b_i \text{ für alle Kanten } (a, b) \in R$$

Analog ist R positiv monochrom, wenn

$$a_i = 1, \quad b_i = 0 \text{ für alle Kanten } (a, b) \in R$$

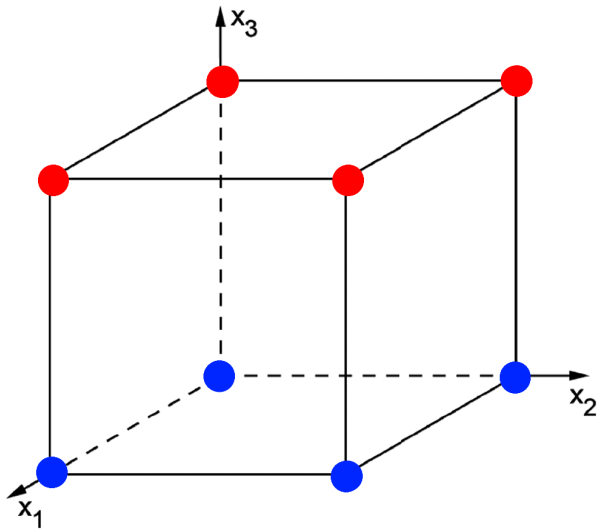


Figure: (positiv) monochromes Rechteck

Definition [Partitionszahl]

- ▶ R Rechteck, f boolsche Funktion
- ▶ $\chi(R)$ Partitionszahl
- ▶ Größe der kleinsten Partition in **disjunkte** monochrome Rechtecke
- ▶ $\chi_+(R)$ analog für positiv monochrome Rechtecke
- ▶ $\chi(f) := \chi(f^{-1}(1) \times f^{-1}(0))$

Definition [Tensoroperator]

Sei R ein Rechteck.

$$A \otimes B := \{(a, b) \in R \mid a \sim b\}$$

Wobei $a \sim b$, falls a und b sich in genau einem Bit unterscheiden.

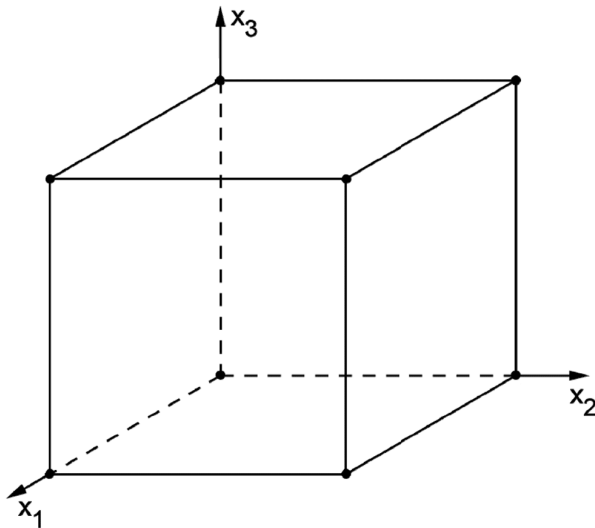


Figure: Beispiel Tensoroperator

Theorem [Khrapchenko 1971]

Sei f eine boolsche Funktion, die das Rechteck $A \times B$ separiert. Dann gilt:

$$L(f) \geq \frac{|A \otimes B|^2}{|A| \cdot |B|} \in O(n^2)$$

Elias Koutsoupias: Improvements on Khrapchenko's theorem (1993)

“[...] we know of no Boolean function where our method improves upon Kharapchenko's theorem by a factor *larger than two*, when A, B are chosen appropriately”

Somit $O(n^2)!$



Quelle:
`cs.ox.ac.uk`

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schranken

Weitere Forschung seit 1971

S. Laplante, T. Lee, M. Szegedy: The Quantum Adversary Method and Classical Formula Size Lower Bounds (2006)

Zu einem Optimierungsansatz von Karchmer (1995):

“They show that this bound is larger than the bound given by Kharapchenko’s method, but cannot prove lower bounds larger than n^2 ”

Einführung und
Definitionen

Kharapchenko’s
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

S. Laplante, T. Lee, M. Szegedy: The Quantum Adversary Method and Classical Formula Size Lower Bounds (2006)

Zu einem Optimierungsansatz von Karchmer (1995):

“They show that this bound is larger than the bound given by Kharapchenko’s method, but cannot prove lower bounds larger than n^2 ”

Wieso ist die n^2 Schranke so schwierig zu brechen?

Einführung und
Definitionen

Kharapchenko’s
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schranken

Definition Komplexitätsmaß

Sei \mathcal{F}_n die Menge aller boolschen Funktionen der Form

$$f : \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$$

Eine Funktion $\nu : \mathcal{F}_n \rightarrow \mathbb{R}$ heisst *formles Komplexitätsmaß*, wenn

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schranken

Definition Komplexitätsmaß

Sei \mathcal{F}_n die Menge aller boolschen Funktionen der Form

$$f : \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$$

Eine Funktion $\nu : \mathcal{F}_n \rightarrow \mathbb{R}$ heisst *formles Komplexitätsmaß*, wenn

- (a) Das Maß jeden Literals ≤ 1 ist (Normalisierung)

Definition Komplexitätsmaß

Sei \mathcal{F}_n die Menge aller boolschen Funktionen der Form

$$f : \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$$

Eine Funktion $\nu : \mathcal{F}_n \rightarrow \mathbb{R}$ heisst *formles Komplexitätsmaß*, wenn

- (a) Das Maß jeden Literals ≤ 1 ist (Normalisierung)
- (b) Für alle $g, h \in \mathcal{F}_n$ gilt, dass

$$\nu(g \vee h) \leq \nu(g) + \nu(h)$$

(Subadditivität)

Subadditives Rechtecksmaß

$\mathcal{R}(S)$: Menge aller Unterrechtecke von S .

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

**Generalisierte
Kostenmaße**

Konvexe
Schränken

Subadditives Rechtecksmaß

$\mathcal{R}(S)$: Menge aller Unterrechtecke von S .

$\mu : \mathcal{R}(S) \rightarrow \mathbb{R}$ (*stark*) *subadditives Rechtecksmaß*, wenn

- (i) (Normalisierung) $\mu(M) \leq 1$, M monochrom
- (ii) (Subadditivität) Für disjunkte Partition
 $R = R_1 \cup \dots \cup R_m$

$$\mu(R) \leq \sum_{i=1}^m \mu(R_i)$$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schranken

Gebrochene Partitionen

Seien

- ▶ R ein Rechteck
- ▶ R_1, \dots, R_m dessen Unterrechtecke mit
- ▶ Gewichten $r_1, \dots, r_m \in [0, 1]$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schranken

Gebrochene Partitionen

Seien

- ▶ R ein Rechteck
- ▶ R_1, \dots, R_m dessen Unterrechtecke mit
- ▶ Gewichten $r_1, \dots, r_m \in [0, 1]$

R_1, \dots, R_m bilden eine *gebrochene Partition*, wenn für alle Kanten e

$$\sum_{i:e \in R_i} r_i = 1$$

gilt.

Konvexität

Sei μ stark subadditives Rechtecksmaß.

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

**Generalisierte
Kostenmaße**

Konvexe
Schränken

Konvexität

Sei μ stark subadditives Rechtecksmaß.

μ ist *konvex*, wenn für beliebige gebrochene Partitionen

$$S = \sum_{i=1}^m r_i R_i$$

$$\mu(S) \leq \sum_{i=1}^m r_i \mu(R_i)$$

gilt.

Überblick Maße

► Subadditiv:

$$\mu(R) \leq \mu(R_1) + \mu(R_2)$$

Überblick Maße

► Subadditiv:

$$\mu(R) \leq \mu(R_1) + \mu(R_2)$$

► Stark Subadditiv:

$$\mu(R) \leq \sum_{i=1}^m \mu(R_i)$$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schranken

Überblick Maße

► Subadditiv:

$$\mu(R) \leq \mu(R_1) + \mu(R_2)$$

► Stark Subadditiv:

$$\mu(R) \leq \sum_{i=1}^m \mu(R_i)$$

► Konvex:

$$\mu(R) \leq \sum_{i=1}^m r_i \mu(R_i)$$

Gebrochene Partitionsnummer

Die gebrochene Partitionsnummer ist das Minimum

$$\pi(S) := \min \sum_{i=1}^t r_i$$

über alle **monochromen** gebrochenen Partitionen
 R_1, \dots, R_t und Gewichte r_1, \dots, r_t .

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Gebrochene Partitionsnummer

Die gebrochene Partitionsnummer ist das Minimum

$$\pi(S) := \min \sum_{i=1}^t r_i$$

über alle **monochromen** gebrochenen Partitionen

R_1, \dots, R_t und Gewichte r_1, \dots, r_t .

Hierbei handelt es sich um die gewichtete Version von $\chi(S)$

Lemma subadditive Rechtecksmaße

$\chi(R)$ ist das größte stark subadditive Rechtecksmaß,
d.h.

- ▶ $\chi(R)$ ist stark subadditiv
- ▶ $\mu(R) \leq \chi(R)$

für alle Rechtecke R und stark subadditiven
Rechtecksmaßen μ .

Beweis konvexe Rechtecksmaße

Zu zeigen: π ist konvex.

Beweis konvexe Rechtecksmaße

Zu zeigen: π ist konvex. Seien

- ▶ $S = \sum_j r_j R_j$ eine gebrochene Partition
- ▶ $R_j = \sum_i s_{ij} M_{ij}$ gebrochene Partitionen für alle j , so dass
 - ▶ M_{ij} monochrom
 - ▶ $\pi(R_j) = \sum_i s_{ij}$ (sprich minimal)

Beweis konvexe Rechtecksmaße

Zu zeigen: π ist konvex. Seien

- ▶ $S = \sum_j r_j R_j$ eine gebrochene Partition
- ▶ $R_j = \sum_i s_{ij} M_{ij}$ gebrochene Partitionen für alle j , so dass
 - ▶ M_{ij} monochrom
 - ▶ $\pi(R_j) = \sum_i s_{ij}$ (sprich minimal)

Dies kann man umformen zu

$$S = \sum_{ij} r_j s_{ij} M_{ij}$$

Beweis konvexe Rechtecksmaße

Zu zeigen: π ist konvex. Seien

- ▶ $S = \sum_j r_j R_j$ eine gebrochene Partition
- ▶ $R_j = \sum_i s_{ij} M_{ij}$ gebrochene Partitionen für alle j , so dass
 - ▶ M_{ij} monochrom
 - ▶ $\pi(R_j) = \sum_i s_{ij}$ (sprich minimal)

Dies kann man umformen zu

$$S = \sum_{ij} r_j s_{ij} M_{ij}$$

Da π das Minimum zurückgibt, gilt

$$\pi(S) \leq \sum_{ij} r_j s_{ij} = \sum_j r_j \pi(R_j)$$

Beweis konvexe Rechtecksmaße 2

Sei nun μ ein beliebiges Konvexitätsmaß. Dann gilt

$$\begin{aligned}\mu(S) &\leq \sum_i r_i \mu(M_i) && \text{Konvexität} \\ &\leq \sum_i r_i && \text{Normalität} \\ &= \pi(S)\end{aligned}$$

[Hrubes, Jukna, Kulikov, Pudlak 2010]

Sei μ ein Konvexitätsmaß, dann gilt

$$\mu(S) \leq \frac{9}{8}(n^2 + n)$$

für jedes n -dimensionales Rechteck S

Definition zyklische Gruppe

Sei $\mathbb{Z}_2 = (\{0, 1\}, +, \cdot)$ der zyklische Körper vom Grad 2.

- ▶ $+$ ist die Addition modulo 2
- ▶ \cdot ist \wedge

Definition zyklische Gruppe

Sei $\mathbb{Z}_2 = (\{0, 1\}, +, \cdot)$ der zyklische Körper vom Grad 2.

- ▶ $+$ ist die Addition modulo 2
- ▶ \cdot ist \wedge

Satz 1

Jeder Vektor $v \in \mathbb{Z}_2^n \setminus \{0\}$ ist genau zu der Hälfte aller Vektoren aus $\{0, 1\}^n$ orthogonal.

Seien

- ▶ $v, w \in \{0, 1\}^n$ beliebig
- ▶ s Anzahl der Nullen in v
- ▶ $r = n - s$ Anzahl der Einsen in v

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Seien

- ▶ $v, w \in \{0, 1\}^n$ beliebig
- ▶ s Anzahl der Nullen in v
- ▶ $r = n - s$ Anzahl der Einsen in v

Orthogonalität ist definiert als

$$\langle v, w \rangle := \sum_{i=1}^n v_i w_i = 0$$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Seien

- ▶ $v, w \in \{0, 1\}^n$ beliebig
- ▶ s Anzahl der Nullen in v
- ▶ $r = n - s$ Anzahl der Einsen in v

Orthogonalität ist definiert als

$$\langle v, w \rangle := \sum_{i=1}^n v_i w_i = 0$$

Wir haben

- ▶ s Freiheitsgrade, da $0 \cdot w_i = 0$
- ▶ $r - 1$ Freiheitsgrade, da $\forall k : 2k \bmod 2 = 0$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Seien

- ▶ $v, w \in \{0, 1\}^n$ beliebig
- ▶ s Anzahl der Nullen in v
- ▶ $r = n - s$ Anzahl der Einsen in v

Orthogonalität ist definiert als

$$\langle v, w \rangle := \sum_{i=1}^n v_i w_i = 0$$

Wir haben

- ▶ s Freiheitsgrade, da $0 \cdot w_i = 0$
- ▶ $r - 1$ Freiheitsgrade, da $\forall k : 2k \bmod 2 = 0$

Somit

$$2^s \cdot 2^{r-1} = 2^{s+r-1} = 2^{n-1}$$

orthogonale Vektoren

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Definition Paritätsrechtecke

Sei $I \subseteq [n] := \{1, \dots, n\}$.

Dann sind die I -Paritätsrechtecke definiert als

$$S_I := \{x \in \{0, 1\}^n : \bigoplus_{i \in I} x_i = 0\} \times \{y \in \{0, 1\}^n : \bigoplus_{i \in I} y_i = 1\}$$

$$T_I = \{(y, x) : (x, y) \in S_I\}$$

Satz 2

Jede Kante $(x, y) \in \{0, 1\}^n \times \{0, 1\}^n$, $x \neq y$ gehört zu 2^{n-1} Paritätsrechtecken.

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Satz 2

Jede Kante $(x, y) \in \{0, 1\}^n \times \{0, 1\}^n$, $x \neq y$ gehört zu 2^{n-1} Paritätsrechtecken.

Beweisskizze

- Sei $I \subseteq [n]$, $v_I \in \{0, 1\}^n$ charakteristischer Vektor

Satz 2

Jede Kante $(x, y) \in \{0, 1\}^n \times \{0, 1\}^n$, $x \neq y$ gehört zu 2^{n-1} Paritätsrechtecken.

Beweisskizze

- ▶ Sei $I \subseteq [n]$, $v_I \in \{0, 1\}^n$ charakteristischer Vektor
- ▶ $x \oplus y$ nicht orthogonal zu 2^{n-1} Vektoren (Satz 1)

Satz 2

Jede Kante $(x, y) \in \{0, 1\}^n \times \{0, 1\}^n$, $x \neq y$ gehört zu 2^{n-1} Paritätsrechtecken.

Beweisskizze

- ▶ Sei $I \subseteq [n]$, $v_I \in \{0, 1\}^n$ charakteristischer Vektor
- ▶ $x \oplus y$ nicht orthogonal zu 2^{n-1} Vektoren (Satz 1)
- ▶ Diese kann man als v_I interpretieren
- ▶ (x, y) in 2^{n-1} Paritätsrechtecken

Satz 3

Sei μ ein Rechtecksmaß. Dann gilt für alle $I \subseteq [n]$

$$\mu(S_I) \leq \frac{9}{8}|I|^2$$

sowie

$$\mu(T_I) \leq \frac{9}{8}|I|^2$$

Satz 3

Sei μ ein Rechtecksmaß. Dann gilt für alle $I \subseteq [n]$

$$\mu(S_I) \leq \frac{9}{8}|I|^2$$

sowie

$$\mu(T_I) \leq \frac{9}{8}|I|^2$$

Folgerung aus

Theorem [Yablonskii 1954]

Sei $n \in \mathbb{N}$ mit $n \geq 2$. Dann

$$L(\oplus_n) \leq 3np_n - 2p_n^2 \leq \frac{9}{8}n^2,$$

wobei $p_n = 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor}$.

[Hrubes, Jukna, Kulikov, Pudlak 2010]

Sei μ ein Konvexitätsmaß, dann gilt

$$\mu(S) \leq \frac{9}{8}(n^2 + n)$$

für jedes n -dimensionales Rechteck S

Seien

- ▶ S ein n -dimensionales Rechteck, $I \subseteq [n]$, $|I| = i$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Seien

- ▶ S ein n -dimensionales Rechteck, $I \subseteq [n]$, $|I| = i$
- ▶ μ Konvexitätsmaß

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Seien

- ▶ S ein n -dimensionales Rechteck, $I \subseteq [n]$, $|I| = i$
- ▶ μ Konvexitätsmaß
- ▶ $\mathcal{R}(S)$ die Multimenge aller Paritätsrechtecke bzgl S und I , sprich

$$(S_I \cup T_I) \cap S$$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Seien

- ▶ S ein n -dimensionales Rechteck, $I \subseteq [n]$, $|I| = i$
- ▶ μ Konvexitätsmaß
- ▶ $\mathcal{R}(S)$ die Multimenge aller Paritätsrechtecke bzgl S und I , sprich

$$(S_I \cup T_I) \cap S$$

Dann

- ▶ Jede Kante in S gehört zu 2^{n-1} Elementen in $\mathcal{R}(S)$

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Seien

- ▶ S ein n -dimensionales Rechteck, $I \subseteq [n]$, $|I| = i$
- ▶ μ Konvexitätsmaß
- ▶ $\mathcal{R}(S)$ die Multimenge aller Paritätsrechtecke bzgl S und I , sprich

$$(S_I \cup T_I) \cap S$$

Dann

- ▶ Jede Kante in S gehört zu 2^{n-1} Elementen in $\mathcal{R}(S)$

Satz 2

Jede Kante $(x, y) \in \{0, 1\}^n \times \{0, 1\}^n$, $x \neq y$ gehört zu 2^{n-1} Paritätsrechtecken.

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

- Somit ist $\mathcal{R}(S)$ eine gebrochene Partition mit Gewicht

$$r_R = \frac{1}{2^{n-1}}$$

für jedes Rechteck $R \in \mathcal{R}(S)$, da

- Somit ist $\mathcal{R}(S)$ eine gebrochene Partition mit Gewicht

$$r_R = \frac{1}{2^{n-1}}$$

für jedes Rechteck $R \in \mathcal{R}(S)$, da

Gebrochene Partitionen

R_1, \dots, R_m bilden eine *gebrochene Partition*, wenn für alle Kanten e

$$\sum_{i: e \in R_i} r_i = 1$$

gilt.

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

- Somit ist $\mathcal{R}(S)$ eine gebrochene Partition mit Gewicht

$$r_R = \frac{1}{2^{n-1}}$$

für jedes Rechteck $R \in \mathcal{R}(S)$, da

- Zudem wissen wir, dass

$$\mu(R) \leq \frac{9}{8}i^2$$

Somit folgt

$$\mu(S) \underbrace{\leq}_{\text{konvex}} \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} r_R \mu(R) = \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} \mu(R)$$

Somit folgt

$$\begin{aligned}\mu(S) &\leq \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} r_R \mu(R) = \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} \mu(R) \\ &= \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}(S) \\ |R|=i}} \mu(R)\end{aligned}$$

Somit folgt

$$\begin{aligned}\mu(S) &\leq \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} r_R \mu(R) = \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} \mu(R) \\ &= \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}(S) \\ |R|=i}} \mu(R) \\ &\leq \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n 2 \binom{n}{i} \frac{9}{8} i^2\end{aligned}$$

wobei

- ▶ $|I| = i$
- ▶ $\mu(R) \leq \frac{9}{8} i^2$ (Satz 3)
- ▶ 2, da S_I und T_I

Somit folgt

$$\begin{aligned}\mu(S) &\leq \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} r_R \mu(R) = \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} \mu(R) \\ &= \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}(S) \\ |R|=i}} \mu(R) \\ &\leq \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n 2 \binom{n}{i} \frac{9}{8} i^2 = \frac{1}{2^{n-2}} \frac{9}{8} \sum_{i=1}^n \binom{n}{i} i^2\end{aligned}$$

Somit folgt

$$\begin{aligned}\mu(S) &\leq \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} r_R \mu(R) = \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} \mu(R) \\ &= \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}(S) \\ |R|=i}} \mu(R) \\ &\leq \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n 2 \binom{n}{i} \frac{9}{8} i^2 = \frac{1}{2^{n-2}} \frac{9}{8} \sum_{i=1}^n \binom{n}{i} i^2 \\ &= \dots\end{aligned}$$

Somit folgt

$$\begin{aligned}\mu(S) &\leq \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} r_R \mu(R) = \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} \mu(R) \\&= \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}(S) \\ |R|=i}} \mu(R) \\&\leq \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n 2 \binom{n}{i} \frac{9}{8} i^2 = \frac{1}{2^{n-2}} \frac{9}{8} \sum_{i=1}^n \binom{n}{i} i^2 \\&= \dots \\&= \frac{1}{2^{n-2}} \frac{9}{8} (n^2 + n) 2^{n-2}\end{aligned}$$

Somit folgt

$$\begin{aligned}\mu(S) &\leq \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} r_R \mu(R) = \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{R \in \mathcal{R}(S)} \mu(R) \\&= \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{R \in \mathcal{R}(S) \\ |R|=i}} \mu(R) \\&\leq \frac{1}{2^{n-1}} \sum_{i=1}^n 2 \binom{n}{i} \frac{9}{8} i^2 = \frac{1}{2^{n-2}} \frac{9}{8} \sum_{i=1}^n \binom{n}{i} i^2 \\&= \dots \\&= \frac{1}{2^{n-2}} \frac{9}{8} (n^2 + n) 2^{n-2} \\&= \frac{9}{8} (n^2 + n)\end{aligned}$$

Zusammenfassend:

- ▶ Konvexe Maße können nicht die $O(n^2)$ Schranke brechen

Zusammenfassend:

- Konvexe Maße können nicht die $O(n^2)$ Schranke brechen

[Hrubes, Jukna, Kulikov, Pudlak 2010]

Sei μ ein Konvexitätsmaß, dann gilt

$$\mu(S) \leq \frac{9}{8}(n^2 + n)$$

für jedes n -dimensionales Rechteck S

Zusammenfassend:

- Konvexe Maße können nicht die $O(n^2)$ Schranke brechen

[Hrubes, Jukna, Kulikov, Pudlak 2010]

Sei μ ein Konvexitätsmaß, dann gilt

$$\mu(S) \leq \frac{9}{8}(n^2 + n)$$

für jedes n -dimensionales Rechteck S

- Danke für alle tollen Vorträge

Quellen

- ▶ **Improvements on Khrapchenko's theorem**
 - ▶ Elias Koutsoupias
Theoretical Computer Science. Vol. 116, 1993
- ▶ **The Quantum Adversary Method and Classical Formula Size Lower Bounds**
 - ▶ Sophie Laplante, Troy Lee, Mario Szegedy
Computational Complexity 15, 2006

Einführung und
Definitionen

Khrapchenko's
Theorem

Wiederholung

Motivation

Generalisierte
Kostenmaße

Konvexe
Schränken

Satz 3

Sei μ ein Rechtecksmaß. Dann gilt für alle $I \subseteq [n]$

$$\mu(S_I) \leq \frac{9}{8}|I|^2 \text{ sowie } \mu(T_I) \leq \frac{9}{8}|I|^2$$

Theorem [Yablonskii 1954]

Sei $n \in \mathbb{N}$ mit $n \geq 2$. Dann

$$L(\oplus_n) \leq 3np_n - 2p_n^2 \leq \frac{9}{8}n^2,$$

wobei $p_n = 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor}$.

Lemma [Rychkov 1985]

Für jede boolsche Funktion f und jede monotone boolsche Funktion g gilt:

$$L(f) \geq \chi(f), L_+(g) \geq \chi_+(g)$$