

Parametrisierte Algorithmen

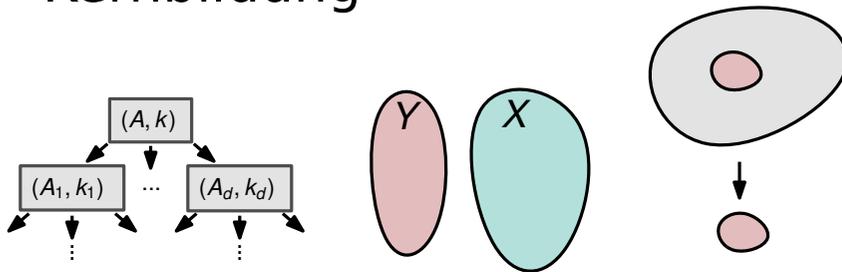
Untere Schranken: parametrisierte Komplexität und Datenbanken



Inhalt

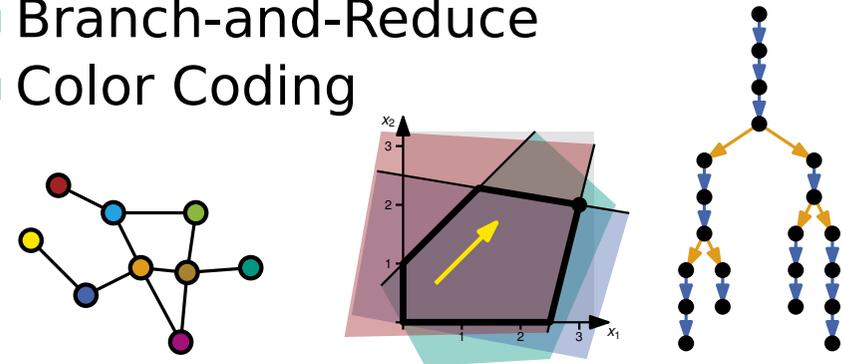
Basic Toolbox

- beschränkte Suchbäume
- iterative Kompression
- Kernbildung



Erweiterte Toolbox

- lineare Programme
- Branch-and-Reduce
- Color Coding



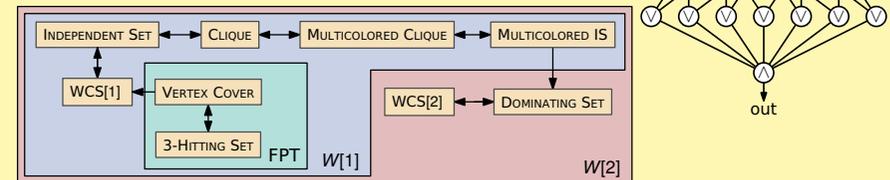
Baumweite

- dynamische Programme
- chordale & planare Graphen
- Courcelles Theorem



Untere Schranken

- parametrisierte Reduktionen
- boolesche Schaltkreise und die W-Hierarchie
- ETH und SETH



Wiederholung: Boolesche Schaltkreise

Definition

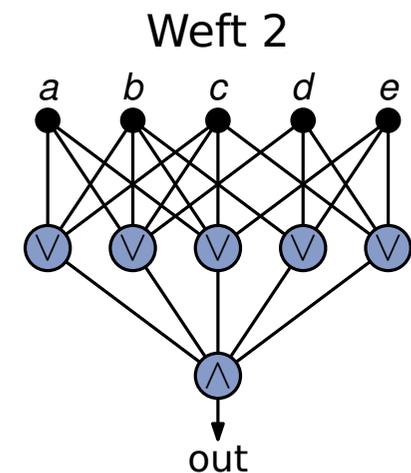
Der **Weft** eines Booleschen Schaltkreises ist die maximale Anzahl an Knoten mit Eingangsgrad > 2 auf einem gerichteten Pfad.

Problem

WCS $[t]$ ist WCS eingeschränkt auf Schaltkreise mit konstanter Tiefe und Weft maximal t .

Definition

Die Klasse **W** $[t]$ enthält die Probleme, die eine parametrisierte Reduktion auf WCS $[t]$ zulassen.



Wiederholung: Boolesche Schaltkreise

Definition

Der **Weft** eines Booleschen Schaltkreises ist die maximale Anzahl an Knoten mit Eingangsgrad > 2 auf einem gerichteten Pfad.

Problem

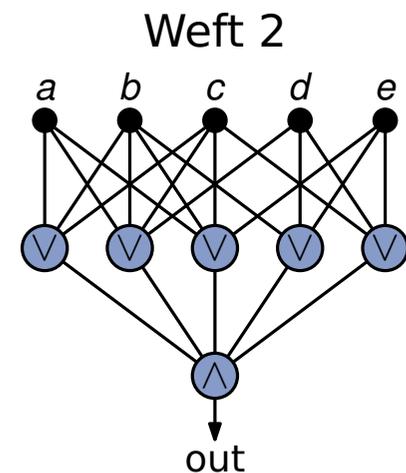
WCS $[t]$ ist WCS eingeschränkt auf Schaltkreise mit konstanter Tiefe und Weft maximal t .

Definition

Die Klasse **W** $[t]$ enthält die Probleme, die eine parametrisierte Reduktion auf **WCS** $[t]$ zulassen.

Bemerkungen

- Problem \mathcal{L} ist $W[t]$ -vollständig, wenn
 - $\mathcal{L} \in W[t]$
 - \mathcal{L} $W[t]$ -schwer (jedes $\mathcal{L}' \in W[t]$ lässt sich parametrisiert auf \mathcal{L} reduzieren)



Wiederholung: Boolesche Schaltkreise

Definition

Der **Weft** eines Booleschen Schaltkreises ist die maximale Anzahl an Knoten mit Eingangsgrad > 2 auf einem gerichteten Pfad.

Problem

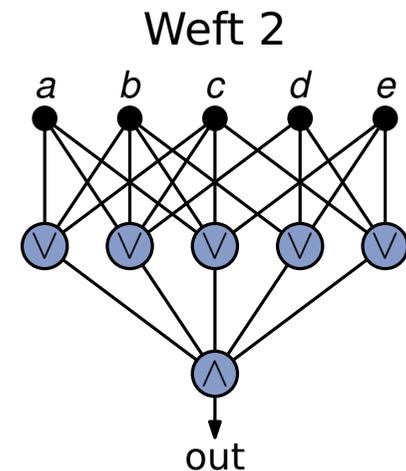
WCS $[t]$ ist WCS eingeschränkt auf Schaltkreise mit konstanter Tiefe und Weft maximal t .

Definition

Die Klasse **W** $[t]$ enthält die Probleme, die eine parametrisierte Reduktion auf WCS $[t]$ zulassen.

Bemerkungen

- Problem \mathcal{L} ist $W[t]$ -vollständig, wenn
 - $\mathcal{L} \in W[t]$
 - \mathcal{L} $W[t]$ -schwer (jedes $\mathcal{L}' \in W[t]$ lässt sich parametrisiert auf \mathcal{L} reduzieren)
- WCS $[t]$ ist per Definition $W[t]$ -vollständig



Wiederholung: Boolesche Schaltkreise

Definition

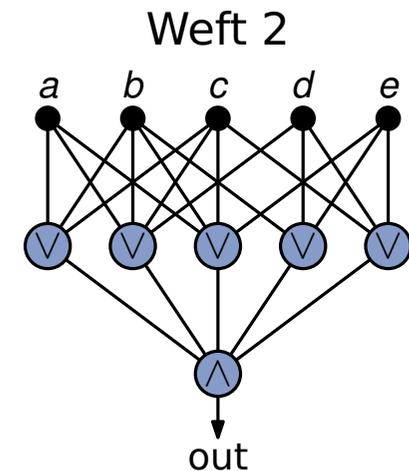
Der **Weft** eines Booleschen Schaltkreises ist die maximale Anzahl an Knoten mit Eingangsgrad > 2 auf einem gerichteten Pfad.

Problem

WCS $[t]$ ist WCS eingeschränkt auf Schaltkreise mit konstanter Tiefe und Weft maximal t .

Definition

Die Klasse **W** $[t]$ enthält die Probleme, die eine parametrisierte Reduktion auf WCS $[t]$ zulassen.



Bemerkungen

- Problem \mathcal{L} ist $W[t]$ -vollständig, wenn
 - $\mathcal{L} \in W[t]$
 - \mathcal{L} $W[t]$ -schwer (jedes $\mathcal{L}' \in W[t]$ lässt sich parametrisiert auf \mathcal{L} reduzieren)
- WCS $[t]$ ist per Definition $W[t]$ -vollständig
- Vermutung: $FPT \subset W[1] \subset W[2] \subset W[3] \subset \dots$

Leichte und schwere Reduktionen

Wie zeigen wir $W[t]$ -Vollständigkeit?

- reduziere auf und von anderem vollständigen Problem

Leichte und schwere Reduktionen

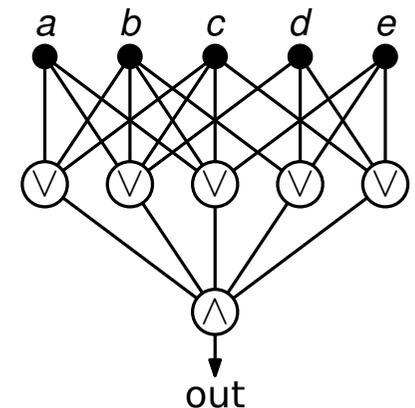
Wie zeigen wir $W[t]$ -Vollständigkeit?

- reduziere auf und von anderem vollständigen Problem
- für $W[1]$: INDEPENDENT SET oder CLIQUE
- für $W[2]$: DOMINATING SET oder HITTING SET

Leichte und schwere Reduktionen

Wie zeigen wir $W[t]$ -Vollständigkeit?

- reduziere auf und von anderem vollständigen Problem
- für $W[1]$: INDEPENDENT SET oder CLIQUE
- für $W[2]$: DOMINATING SET oder HITTING SET
- für $t > 2$: hier haben wir nur $WCS[t]$ zur Verfügung



Leichte und schwere Reduktionen

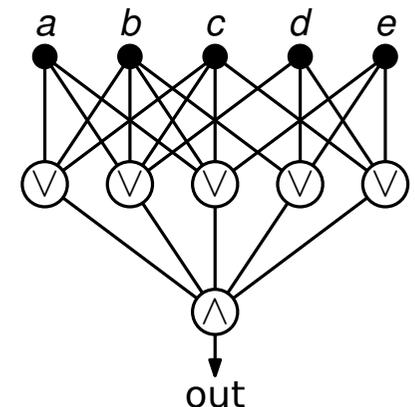
Wie zeigen wir $W[t]$ -Vollständigkeit?

- reduziere auf und von anderem vollständigen Problem
- für $W[1]$: INDEPENDENT SET oder CLIQUE
- für $W[2]$: DOMINATING SET oder HITTING SET
- für $t > 2$: hier haben wir nur $WCS[t]$ zur Verfügung

Reduktion nach $WCS[t]$

- WCS ist eine mächtige Modellierungssprache
- Reduktion ist üblicherweise relativ einfach

(Enthaltensein in $W[t]$)



Leichte und schwere Reduktionen

Wie zeigen wir $W[t]$ -Vollständigkeit?

- reduziere auf und von anderem vollständigen Problem
- für $W[1]$: INDEPENDENT SET oder CLIQUE
- für $W[2]$: DOMINATING SET oder HITTING SET
- für $t > 2$: hier haben wir nur $WCS[t]$ zur Verfügung

Reduktion nach $WCS[t]$

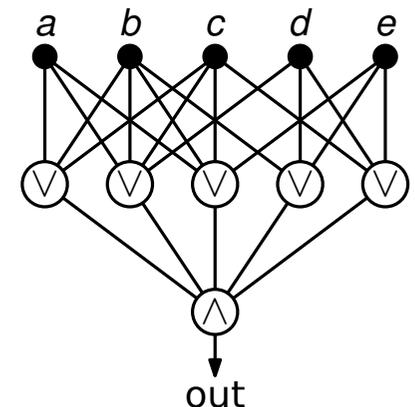
(Enthaltensein in $W[t]$)

- WCS ist eine mächtige Modellierungssprache
- Reduktion ist üblicherweise relativ einfach

Reduktion von $WCS[t]$

- dieser Teil ist meist deutlich schwerer
- ein Grund: der Schaltkreis kann sehr wüst aussehen
(nicht so, wie der da →)

($W[t]$ -Schwere)



Leichte und schwere Reduktionen

Wie zeigen wir $W[t]$ -Vollständigkeit?

- reduziere auf und von anderem vollständigen Problem
- für $W[1]$: INDEPENDENT SET oder CLIQUE
- für $W[2]$: DOMINATING SET oder HITTING SET
- für $t > 2$: hier haben wir nur $WCS[t]$ zur Verfügung

Reduktion nach $WCS[t]$

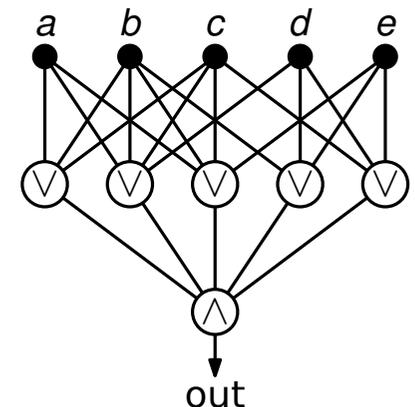
(Enthaltensein in $W[t]$)

- WCS ist eine mächtige Modellierungssprache
- Reduktion ist üblicherweise relativ einfach

Reduktion von $WCS[t]$

- dieser Teil ist meist deutlich schwerer
- ein Grund: der Schaltkreis kann sehr wüst aussehen
(nicht so, wie der da →)
- Idee: verbiete wüste Schaltkreise → Normalisierung

($W[t]$ -Schwere)



Leichte und schwere Reduktionen

Wie zeigen wir $W[t]$ -Vollständigkeit?

- reduziere auf und von anderem vollständigen Problem
- für $W[1]$: INDEPENDENT SET oder CLIQUE
- für $W[2]$: DOMINATING SET oder HITTING SET
- für $t > 2$: hier haben wir nur $WCS[t]$ zur Verfügung

Reduktion nach $WCS[t]$

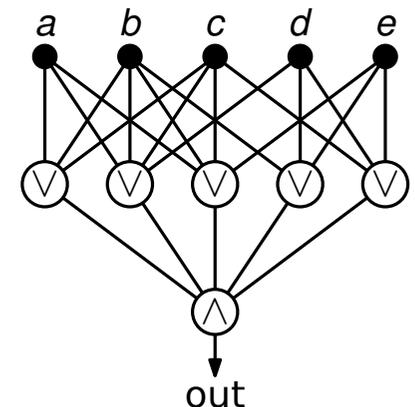
(Enthaltensein in $W[t]$)

- WCS ist eine mächtige Modellierungssprache
- Reduktion ist üblicherweise relativ einfach

Reduktion von $WCS[t]$

- dieser Teil ist meist deutlich schwerer
- ein Grund: der Schaltkreis kann sehr wüst aussehen
(nicht so, wie der da →)
- Idee: verbiete wüste Schaltkreise → Normalisierung
- zeige $W[t]$ -Schwere für normalisierte Schaltkreise

($W[t]$ -Schwere)



Leichte und schwere Reduktionen

Wie zeigen wir $W[t]$ -Vollständigkeit?

- reduziere auf und von anderem vollständigen Problem
- für $W[1]$: INDEPENDENT SET oder CLIQUE
- für $W[2]$: DOMINATING SET oder HITTING SET
- für $t > 2$: hier haben wir nur $WCS[t]$ zur Verfügung

Reduktion nach $WCS[t]$

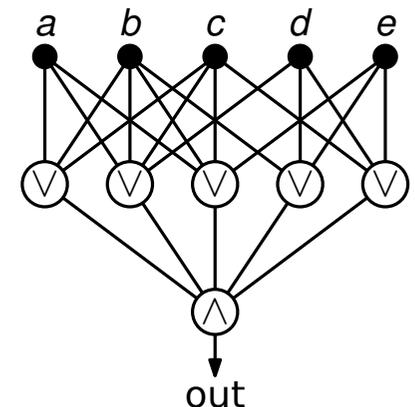
(Enthaltensein in $W[t]$)

- WCS ist eine mächtige Modellierungssprache
- Reduktion ist üblicherweise relativ einfach

Reduktion von $WCS[t]$

- dieser Teil ist meist deutlich schwerer
- ein Grund: der Schaltkreis kann sehr wüst aussehen
(nicht so, wie der da →)
- Idee: verbiete wüste Schaltkreise → Normalisierung
- zeige $W[t]$ -Schwere für normalisierte Schaltkreise
- und reduziere dann von diesen weiter

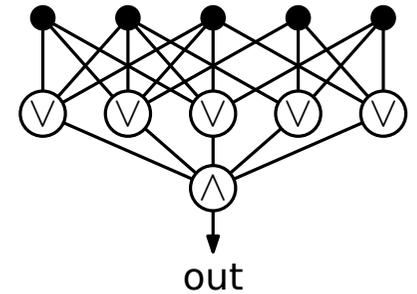
($W[t]$ -Schwere)



Normalisierte Schaltkreise

Der Schaltkreis für DOMINATING SET

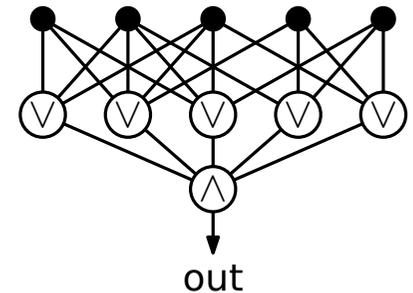
- auf jedem Pfad alternieren \wedge - und \vee -Knoten
- Ausgabeknoten (unterste Lage) ist ein \wedge -Knoten



Normalisierte Schaltkreise

Der Schaltkreis für DOMINATING SET

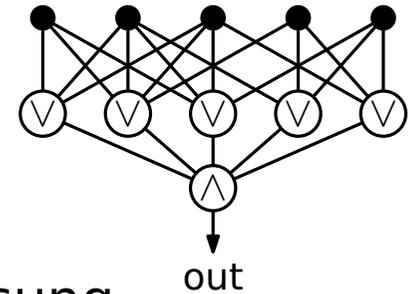
- auf jedem Pfad alternieren \wedge - und \vee -Knoten
- Ausgabeknoten (unterste Lage) ist ein \wedge -Knoten
- nur positive Variablen \Rightarrow Schaltkreis ist **monoton**



Normalisierte Schaltkreise

Der Schaltkreis für DOMINATING SET

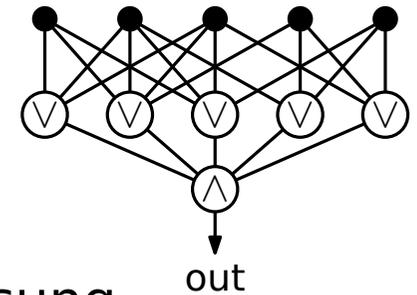
- auf jedem Pfad alternieren \wedge - und \vee -Knoten
- Ausgabeknoten (unterste Lage) ist ein \wedge -Knoten
- nur positive Variablen \Rightarrow Schaltkreis ist **monoton**
- Implikation: Supermenge einer Lösung ist ebenfalls Lösung



Normalisierte Schaltkreise

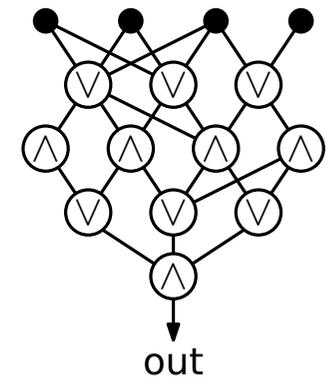
Der Schaltkreis für DOMINATING SET

- auf jedem Pfad alternieren \wedge - und \vee -Knoten
- Ausgabeknoten (unterste Lage) ist ein \wedge -Knoten
- nur positive Variablen \Rightarrow Schaltkreis ist **monoton**
- Implikation: Supermenge einer Lösung ist ebenfalls Lösung



WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY

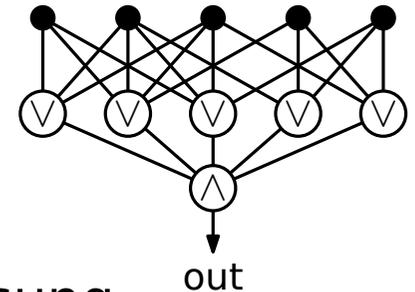
- t Lagen alternierender \wedge - und \vee -Knoten
- \wedge -Knoten als Ausgabeknoten
- keine \neg -Knoten erlaubt



Normalisierte Schaltkreise

Der Schaltkreis für DOMINATING SET

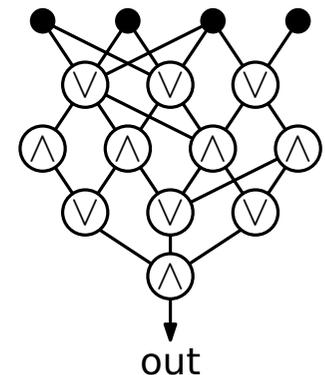
- auf jedem Pfad alternieren \wedge - und \vee -Knoten
- Ausgabeknoten (unterste Lage) ist ein \wedge -Knoten
- nur positive Variablen \Rightarrow Schaltkreis ist **monoton**
- Implikation: Supermenge einer Lösung ist ebenfalls Lösung



WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY

- t Lagen alternierender \wedge - und \vee -Knoten
- \wedge -Knoten als Ausgabeknoten
- keine \neg -Knoten erlaubt
- also: Konj. von Disj. von Konj. ... von positiven Literalen

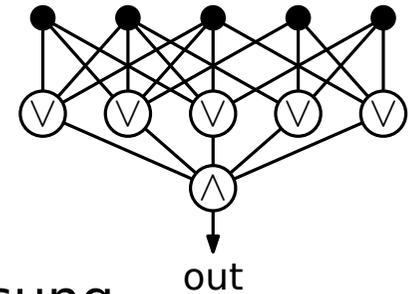
$\underbrace{\hspace{15em}}_{t \text{ „von“s}}$



Normalisierte Schaltkreise

Der Schaltkreis für DOMINATING SET

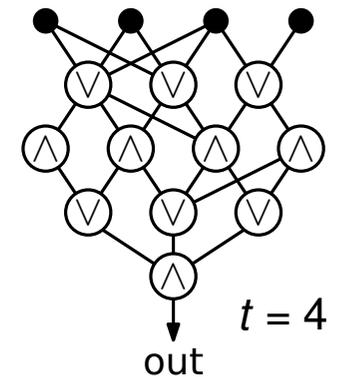
- auf jedem Pfad alternieren \wedge - und \vee -Knoten
- Ausgabeknoten (unterste Lage) ist ein \wedge -Knoten
- nur positive Variablen \Rightarrow Schaltkreis ist **monoton**
- Implikation: Supermenge einer Lösung ist ebenfalls Lösung



WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY

- t Lagen alternierender \wedge - und \vee -Knoten
- \wedge -Knoten als Ausgabeknoten
- keine \neg -Knoten erlaubt
- also: Konj. von Disj. von Konj. ... von positiven Literalen

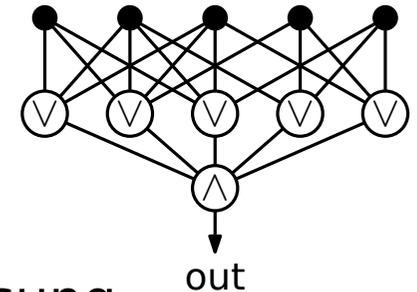
$\underbrace{\hspace{15em}}_{t \text{ „von“s}}$



Normalisierte Schaltkreise

Der Schaltkreis für DOMINATING SET

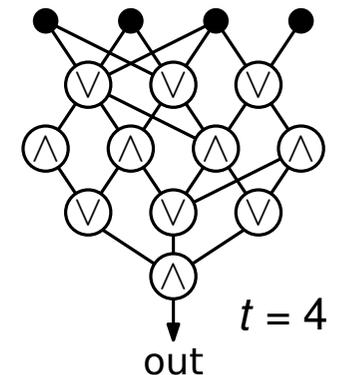
- auf jedem Pfad alternieren \wedge - und \vee -Knoten
- Ausgabeknoten (unterste Lage) ist ein \wedge -Knoten
- nur positive Variablen \Rightarrow Schaltkreis ist **monoton**
- Implikation: Supermenge einer Lösung ist ebenfalls Lösung



WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY

- t Lagen alternierender \wedge - und \vee -Knoten
- \wedge -Knoten als Ausgabeknoten
- keine \neg -Knoten erlaubt
- also: Konj. von Disj. von Konj. ... von positiven Literalen

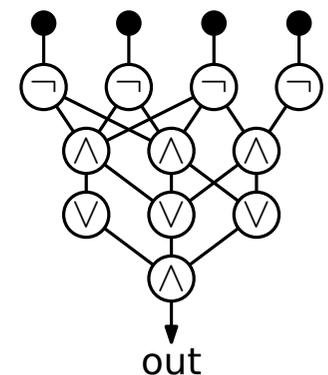
$\underbrace{\hspace{15em}}$
 t „von“s



WEIGHTED ANTIMONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY

- jetzt muss jeder Eingangsknoten negiert werden
- also: Konj. von Disj. von Konj. ... von negativen Literalen

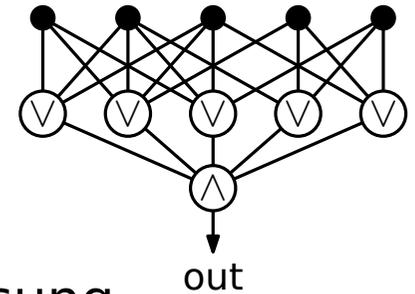
$\underbrace{\hspace{15em}}$
 t „von“s



Normalisierte Schaltkreise

Der Schaltkreis für DOMINATING SET

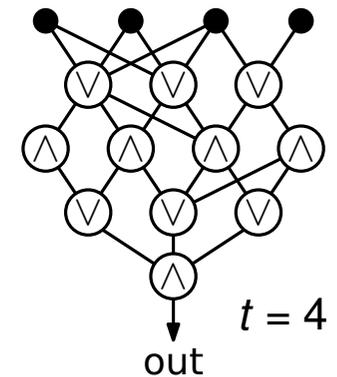
- auf jedem Pfad alternieren \wedge - und \vee -Knoten
- Ausgabeknoten (unterste Lage) ist ein \wedge -Knoten
- nur positive Variablen \Rightarrow Schaltkreis ist **monoton**
- Implikation: Supermenge einer Lösung ist ebenfalls Lösung



WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY

- t Lagen alternierender \wedge - und \vee -Knoten
- \wedge -Knoten als Ausgabeknoten
- keine \neg -Knoten erlaubt
- also: Konj. von Disj. von Konj. ... von positiven Literalen

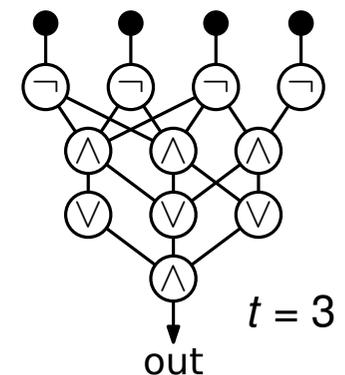
$\underbrace{\hspace{15em}}$
 t „von“s



WEIGHTED ANTIMONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY

- jetzt muss jeder Eingangsknoten negiert werden
- also: Konj. von Disj. von Konj. ... von negativen Literalen

$\underbrace{\hspace{15em}}$
 t „von“s



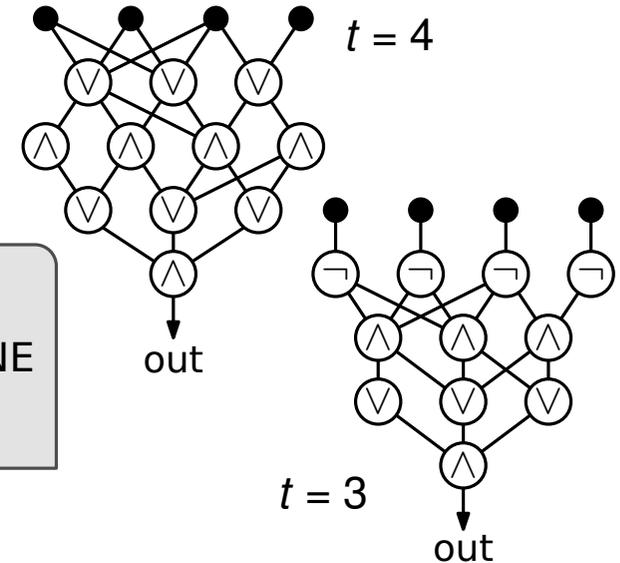
Normalisierte Schaltkreise

Theorem

Für jedes gerade $t \geq 2$ ist WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY $W[t]$ -vollständig.

Theorem

Für jedes ungerade $t \geq 3$ ist WEIGHTED ANTIMONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY $W[t]$ -vollständig.



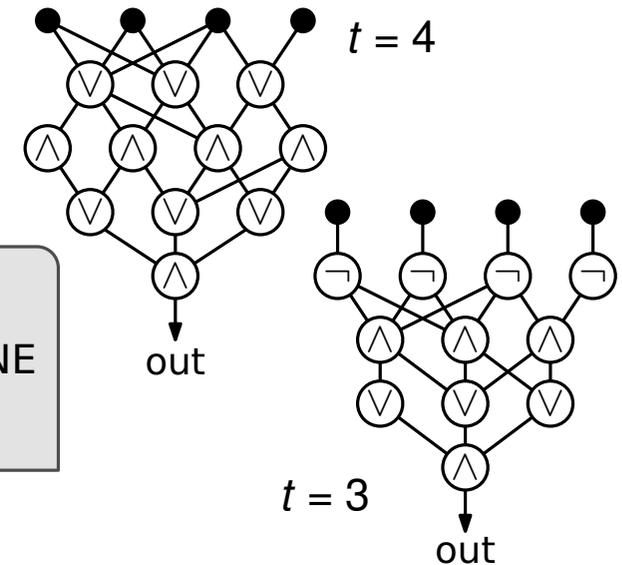
Normalisierte Schaltkreise

Theorem

Für jedes gerade $t \geq 2$ ist WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY $W[t]$ -vollständig.

Theorem

Für jedes ungerade $t \geq 3$ ist WEIGHTED ANTIMONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY $W[t]$ -vollständig.



Anmerkungen

- WMNS[t] und WANS[t] sind offensichtlich in $W[t]$ enthalten
- die Schwierigkeit besteht darin $W[t]$ -Schwere zu zeigen

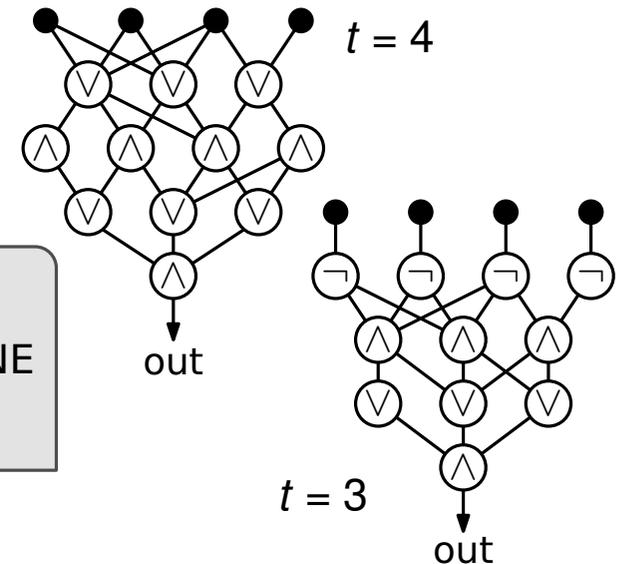
Normalisierte Schaltkreise

Theorem

Für jedes gerade $t \geq 2$ ist WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY $W[t]$ -vollständig.

Theorem

Für jedes ungerade $t \geq 3$ ist WEIGHTED ANTIMONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY $W[t]$ -vollständig.



Anmerkungen

- WMNS[t] und WANS[t] sind offensichtlich in $W[t]$ enthalten
- die Schwierigkeit besteht darin $W[t]$ -Schwere zu zeigen
- wir können jetzt also von WMNS[t] bzw. WANS[t] reduzieren um $W[t]$ -Schwere zu zeigen

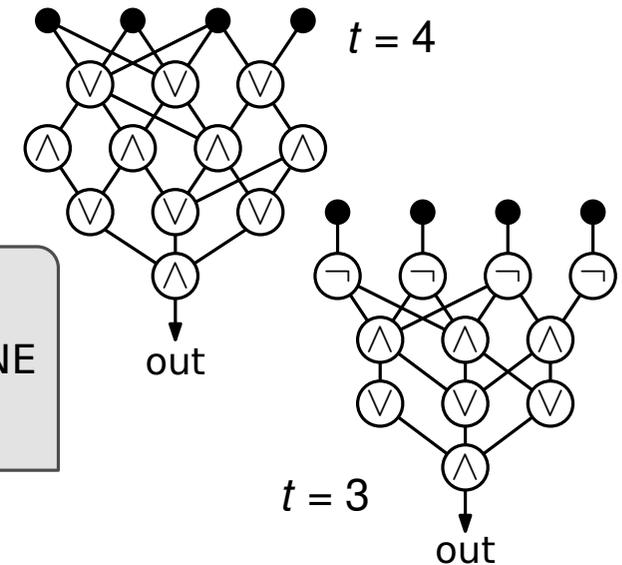
Normalisierte Schaltkreise

Theorem

Für jedes gerade $t \geq 2$ ist WEIGHTED MONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY $W[t]$ -vollständig.

Theorem

Für jedes ungerade $t \geq 3$ ist WEIGHTED ANTIMONOTONE t -NORMALIZED SATISFIABILITY $W[t]$ -vollständig.



Anmerkungen

- WMNS[t] und WANS[t] sind offensichtlich in $W[t]$ enthalten
- die Schwierigkeit besteht darin $W[t]$ -Schwere zu zeigen
- wir können jetzt also von WMNS[t] bzw. WANS[t] reduzieren um $W[t]$ -Schwere zu zeigen
- Tendenz: wähle gerades t für Minimierungs- und ungerades t für Maximierungsprobleme

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

- keine einzelne Spalte ist unique

Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

- keine einzelne Spalte ist unique
- {Vorname, Nachname} ist unique

Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

- keine einzelne Spalte ist unique
- {Vorname, Nachname} ist unique
- {Geburtstag, Wohnort} nicht

Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

- keine einzelne Spalte ist unique
- {Vorname, Nachname} ist unique
- {Geburtstag, Wohnort} nicht

Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Problem: UNIQUE

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine Unique Column Combination der Größe maximal k ?

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

- keine einzelne Spalte ist unique
- {Vorname, Nachname} ist unique
- {Geburtstag, Wohnort} nicht

	Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
	Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
r_2	Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
	Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
	Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
r_5	Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Problem: UNIQUE

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine Unique Column Combination der Größe maximal k ?

Leicht andere Sichtweise

- Zeilenpaar $(r_2, r_5) \Rightarrow$ **Vor-** oder **Nachname** muss enthalten sein

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

- keine einzelne Spalte ist unique
- {Vorname, Nachname} ist unique
- {Geburtstag, Wohnort} nicht

	Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
	Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
r_2	Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
	Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
	Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
r_5	Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Problem: UNIQUE

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine Unique Column Combination der Größe maximal k ?

Leicht andere Sichtweise

- Zeilenpaar $(r_2, r_5) \Rightarrow$ **Vor-** oder **Nachname** muss enthalten sein
- jedes Zeilenpaar (r_i, r_j) liefert Spaltenmenge $A_{i,j}$ aus der mindestens ein Element gewählt werden muss

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

- keine einzelne Spalte ist unique
- {Vorname, Nachname} ist unique
- {Geburtstag, Wohnort} nicht

	Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
	Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
r_2	Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
	Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
	Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
r_5	Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Problem: UNIQUE

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine Unique Column Combination der Größe maximal k ?

Leicht andere Sichtweise

- Zeilenpaar $(r_2, r_5) \Rightarrow$ **Vor-** oder **Nachname** muss enthalten sein
- jedes Zeilenpaar (r_i, r_j) liefert Spaltenmenge $A_{i,j}$ aus der mindestens ein Element gewählt werden muss

Was ist das für ein Problem?

Schlüsselkandidaten in Datenbanken

Definition

Eine Spaltenmenge A ist eine **Unique Column Combination**, wenn die Einschränkung auf A kein Tupel mehrfach enthält.

Beispiel

- keine einzelne Spalte ist unique
- {Vorname, Nachname} ist unique
- {Geburtstag, Wohnort} nicht

	Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
	Max	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
r_2	Bob	Mustermann	7.10.	Berlin
	Bob	Baumeister	4.3.	Hamburg
	Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
r_5	Alice	Musterfrau	7.10.	Berlin

Problem: UNIQUE

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine Unique Column Combination der Größe maximal k ?

Leicht andere Sichtweise

- Zeilenpaar $(r_2, r_5) \Rightarrow$ **Vor-** oder **Nachname** muss enthalten sein
- jedes Zeilenpaar (r_i, r_j) liefert Spaltenmenge $A_{i,j}$ aus der mindestens ein Element gewählt werden muss

Was ist das für ein Problem? \rightarrow HITTING SET

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$$U = \{a, b, c, d, e\}$$

$$S_1 = \{a, b, c\}$$

$$S_2 = \{a, d, e\}$$

$$S_3 = \{b, d, e\}$$

$$S_4 = \{b, c\}$$

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$U = \{a, b, c, d, e\}$

$S_1 = \{a, b, c\}$

$S_2 = \{a, d, e\}$

$S_3 = \{b, d, e\}$

$S_4 = \{b, c\}$

- verwende eine Spalte pro Element

Instanz von UNIQUE

A B C D E

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$U = \{a, b, c, d, e\}$

$S_1 = \{a, b, c\}$

$S_2 = \{a, d, e\}$

$S_3 = \{b, d, e\}$

$S_4 = \{b, c\}$

- verwende eine Spalte pro Element
- jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$U = \{a, b, c, d, e\}$

$S_1 = \{a, b, c\}$

$S_2 = \{a, d, e\}$

$S_3 = \{b, d, e\}$

$S_4 = \{b, c\}$

- verwende eine Spalte pro Element
- jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden
- Benutze die 0-Zeile s_0 für jedes Paar

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0
r_2	2	0	0	2	2

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$$U = \{a, b, c, d, e\}$$

$$S_1 = \{a, b, c\}$$

$$S_2 = \{a, d, e\}$$

$$S_3 = \{b, d, e\}$$

$$S_4 = \{b, c\}$$

- verwende eine Spalte pro Element
- jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden
- Benutze die 0-Zeile s_0 für jedes Paar

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0
r_2	2	0	0	2	2
r_3	0	3	0	3	3

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$$U = \{a, b, c, d, e\}$$

$$S_1 = \{a, b, c\}$$

$$S_2 = \{a, d, e\}$$

$$S_3 = \{b, d, e\}$$

$$S_4 = \{b, c\}$$

- verwende eine Spalte pro Element
- jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden
- Benutze die 0-Zeile s_0 für jedes Paar

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0
r_2	2	0	0	2	2
r_3	0	3	0	3	3
r_4	0	4	4	0	0

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$U = \{a, b, c, d, e\}$

$S_1 = \{a, b, c\}$

$S_2 = \{a, d, e\}$

$S_3 = \{b, d, e\}$

$S_4 = \{b, c\}$

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0
r_2	2	0	0	2	2
r_3	0	3	0	3	3
r_4	0	4	4	0	0

- verwende eine Spalte pro Element
- jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden
- Benutze die 0-Zeile s_0 für jedes Paar
- Paar (r_0, r_i) stellt sicher, dass ein Element aus S_i gewählt wird
- also: Lösung für UNIQUE \Rightarrow Lösung für HITTING SET

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$$U = \{a, b, c, d, e\}$$

$$S_1 = \{a, b, c\}$$

$$S_2 = \{a, d, e\}$$

$$S_3 = \{b, d, e\}$$

$$S_4 = \{b, c\}$$

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0
r_2	2	0	0	2	2
r_3	0	3	0	3	3
r_4	0	4	4	0	0

- verwende eine Spalte pro Element
- jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden
- Benutze die 0-Zeile s_0 für jedes Paar
- Paar (r_0, r_i) stellt sicher, dass ein Element aus S_i gewählt wird
- also: Lösung für UNIQUE \Rightarrow Lösung für HITTING SET
- **Achtung:** andere Paare liefern auch Bedingungen

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$U = \{a, b, c, d, e\}$

$S_1 = \{a, b, c\}$

$S_2 = \{a, d, e\}$

$S_3 = \{b, d, e\}$

$S_4 = \{b, c\}$

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0
r_2	2	0	0	2	2
r_3	0	3	0	3	3
r_4	0	4	4	0	0

- verwende eine Spalte pro Element
- jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden
- Benutze die 0-Zeile s_0 für jedes Paar
- Paar (r_0, r_i) stellt sicher, dass ein Element aus S_i gewählt wird
- also: Lösung für UNIQUE \Rightarrow Lösung für HITTING SET
- **Achtung:** andere Paare liefern auch Bedingungen
- aber: (r_i, r_j) liefert $S_i \cup S_j$

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$U = \{a, b, c, d, e\}$

$S_1 = \{a, b, c\}$

$S_2 = \{a, d, e\}$

$S_3 = \{b, d, e\}$

$S_4 = \{b, c\}$

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0
r_2	2	0	0	2	2
r_3	0	3	0	3	3
r_4	0	4	4	0	0

- verwende eine Spalte pro Element
- jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden
- Benutze die 0-Zeile s_0 für jedes Paar
- Paar (r_0, r_i) stellt sicher, dass ein Element aus S_i gewählt wird
- also: Lösung für UNIQUE \Rightarrow Lösung für HITTING SET
- **Achtung:** andere Paare liefern auch Bedingungen
- aber: (r_i, r_j) liefert $S_i \cup S_j$
- r_i von r_0 unterscheidbar \Rightarrow r_i von r_j unterscheidbar
- also: Lösung für HITTING SET \Rightarrow Lösung für UNIQUE

UNIQUE ist $W[2]$ -vollständig

Gerade gesehen

- parametrisierte Reduktion von UNIQUE auf HITTING SET
- HITTING SET ist $W[2]$ -vollständig \Rightarrow UNIQUE $\in W[2]$

Zeige: Reduktion von HITTING SET auf UNIQUE

Instanz von HITTING SET

$U = \{a, b, c, d, e\}$

$S_1 = \{a, b, c\}$

$S_2 = \{a, d, e\}$

$S_3 = \{b, d, e\}$

$S_4 = \{b, c\}$

Instanz von UNIQUE

	A	B	C	D	E
r_0	0	0	0	0	0
r_1	1	1	1	0	0
r_2	2	0	0	2	2
r_3	0	3	0	3	3
r_4	0	4	4	0	0

- verwende eine Spalte pro Element
 - jedes S_i muss von einem Zeilenpaar repräsentiert werden
 - Benutze die 0-Zeile s_0 für jedes Paar
 - Paar (r_0, r_i) stellt sicher, dass ein Element aus S_i gewählt wird
 - also: Lösung für UNIQUE \Rightarrow Lösung für HITTING SET
 - **Achtung:** andere Paare liefern auch Bedingungen
 - aber: (r_i, r_j) liefert $S_i \cup S_j$
 - r_i von r_0 unterscheidbar $\Rightarrow r_i$ von r_j unterscheidbar
 - also: Lösung für HITTING SET \Rightarrow Lösung für UNIQUE
- \Rightarrow UNIQUE ist $W[2]$ -schwer

Funktionale Abhängigkeiten

Beobachtung

- {Nachname} ist kein Unique
- der Nachname identifiziert also nicht das gesamte Tupel
- aber: der Nachname identifiziert den Wohnort

Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
Max	Mustermann	7.10.	Karlsruhe
Bob	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
Bob	Baumeister	7.10.	Karlsruhe
Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
Alice	Musterfrau	4.3.	Berlin

Funktionale Abhängigkeiten

Beobachtung

- {Nachname} ist kein Unique
- der Nachname identifiziert also nicht das gesamte Tupel
- aber: der Nachname identifiziert den Wohnort

Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
Max	Mustermann	7.10.	Karlsruhe
Bob	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
Bob	Baumeister	7.10.	Karlsruhe
Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
Alice	Musterfrau	4.3.	Berlin
	X		A

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Funktionale Abhängigkeiten

Beobachtung

- {Nachname} ist kein Unique
- der Nachname identifiziert also nicht das gesamte Tupel
- aber: der Nachname identifiziert den Wohnort

Vorname	Nachname	Geburtstag	Wohnort
Max	Mustermann	7.10.	Karlsruhe
Bob	Mustermann	1.6.	Karlsruhe
Bob	Baumeister	7.10.	Karlsruhe
Alice	Liddell	4.5.	Wunderland
Alice	Musterfrau	4.3.	Berlin
	X		A

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Welche der folgenden Abhängigkeiten gelten?

- {Vorname} \rightarrow {Geburtstag}
- {Geburtstag} \rightarrow {Vorname}
- {Geburtstag} \rightarrow {Wohnort}
- {Vorname} \rightarrow {Wohnort}
- {Vorname, Geburtstag} \rightarrow {Wohnort}
- {Wohnort, Geburtstag} \rightarrow {Vorname}

Funktionale Abhängigkeiten

Problem: FD

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Funktionale Abhängigkeiten

Problem: FD

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Zeige $W[2]$ -Schwere für FD

- reduziere von UNIQUE

Funktionale Abhängigkeiten

Problem: FD

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Zeige $W[2]$ -Schwere für FD

- reduziere von UNIQUE
- leichter, wenn im Problem FD die rechte Seite A feststeht

Problem: FD_{FIXED}

Gegeben eine Datenbank, eine Spalte A und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Funktionale Abhängigkeiten

Problem: FD

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

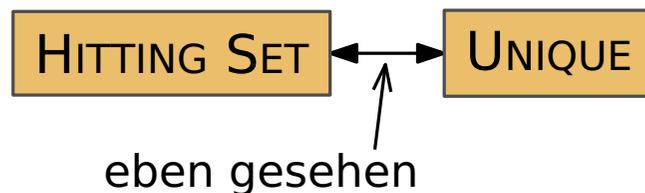
Zeige $W[2]$ -Schwere für FD

- reduziere von UNIQUE
- leichter, wenn im Problem FD die rechte Seite A feststeht

Problem: FD_{FIXED}

Gegeben eine Datenbank, eine Spalte A und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Reduktionen



Funktionale Abhängigkeiten

Problem: FD

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

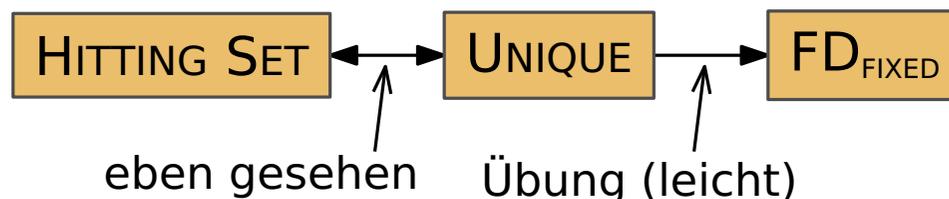
Zeige $W[2]$ -Schwere für FD

- reduziere von UNIQUE
- leichter, wenn im Problem FD die rechte Seite A feststeht

Problem: FD_{FIXED}

Gegeben eine Datenbank, eine Spalte A und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Reduktionen



Funktionale Abhängigkeiten

Problem: FD

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

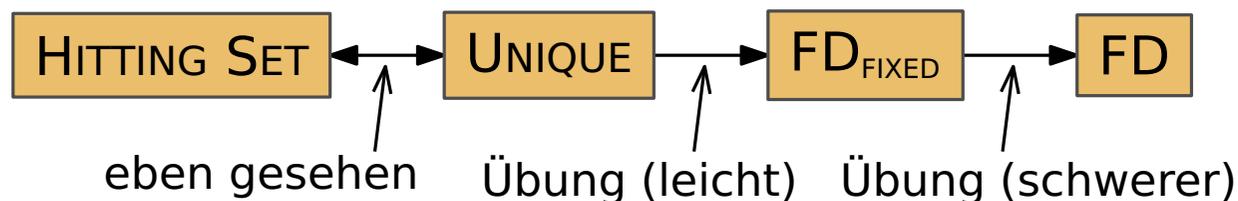
Zeige $W[2]$ -Schwere für FD

- reduziere von UNIQUE
- leichter, wenn im Problem FD die rechte Seite A feststeht

Problem: FD_{FIXED}

Gegeben eine Datenbank, eine Spalte A und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Reduktionen



Funktionale Abhängigkeiten

Problem: FD

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

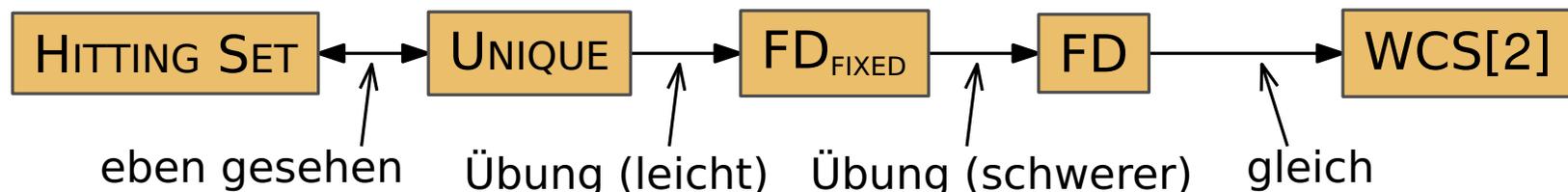
Zeige $W[2]$ -Schwere für FD

- reduziere von UNIQUE
- leichter, wenn im Problem FD die rechte Seite A feststeht

Problem: FD_{FIXED}

Gegeben eine Datenbank, eine Spalte A und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Reduktionen



Funktionale Abhängigkeiten

Problem: FD

Gegeben eine Datenbank und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

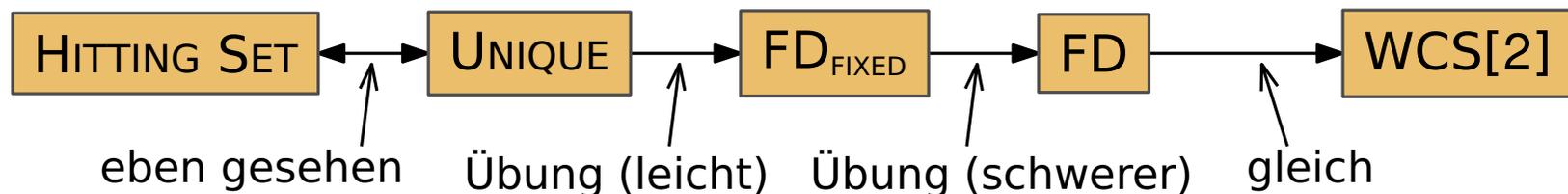
Zeige $W[2]$ -Schwere für FD

- reduziere von UNIQUE
- leichter, wenn im Problem FD die rechte Seite A feststeht

Problem: FD_{FIXED}

Gegeben eine Datenbank, eine Spalte A und ein Parameter k . Gibt es eine funktionale Abhängigkeit $X \rightarrow A$ mit $|X| \leq k$?

Reduktionen



- HITTING SET und WCS[2] sind $W[2]$ -vollständig
 \Rightarrow FD_{FIXED} und FD sind $W[2]$ -vollständig

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
(\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
(\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
(\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann:
es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann:
 - es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann: es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

Wie verändert sich der Parameter?

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann:
 - es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

RHS besteht aus genau einer Spalte

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann: es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

RHS besteht aus genau einer Spalte

- mindestens eine Spalte: $\bigvee_{\text{Spalte } A} x'_A$

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann: es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

RHS besteht aus genau einer Spalte

- mindestens eine Spalte: $\bigvee_{\text{Spalte } A} x'_A$
- nicht zwei Spalten A und B in der RHS: $\neg x'_A \vee \neg x'_B$

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann:
 - es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

LHS und RHS sind disjunkt

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann:
 - es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

LHS und RHS sind disjunkt

- für jede Spalte A : $\neg x_A \vee \neg x'_A$

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann:
 - es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

LHS und RHS bilden funktionale Abhängigkeit

FD \rightarrow WCS[2]

Definition (Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)
 Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann:
 es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

LHS und RHS bilden funktionale Abhängigkeit

- für jede Spalte A , und jedes Paar (r_i, r_j) mit $r_i[A] \neq r_j[A]$:

$$\neg x'_A \vee \bigvee_{\substack{\text{Spalte } A \neq B \\ r_i[B] \neq r_j[B]}} x_B$$

FD \rightarrow WCS[2]

Definition

(Grundsätzliche Annahme: $A \notin X$)

Für eine Spaltenmenge X und eine Spalte A ist $X \rightarrow A$ eine **Funktionale Abh.**, wenn $r_i[A] \neq r_j[A] \Rightarrow r_i[X] \neq r_j[X]$ für alle Zeilenpaare (r_i, r_j) .

Grober Plan

- modelliere die Bedingungen von FD mittels Boolescher Formeln
- verwende für jede Bedingung nur \vee und ein \wedge am Ende (CNF)
 - (\Rightarrow Schaltkreis wird 2-normalisiert und damit Weft-2 (wenn auch nicht monoton))

Was sind die Bedingungen? Welche Variablen benutzen wir?

- **RHS** besteht aus genau einer Spalte
- **LHS** und **RHS** sind disjunkte Spaltenmengen
- wenn $r_i[A] \neq r_j[A]$ für ein Zeilenpaar (r_i, r_j) und $A \in \text{RHS}$, dann: es gibt Spalte B mit $r_i[B] \neq r_j[B]$ und $B \in \text{LHS}$
- Indikatorvariablen x_A und x'_A für $A \in \text{LHS}$ bzw. $A \in \text{RHS}$

Theorem

Die Probleme UNIQUE, FD_{FIXED} und FD sind $W[2]$ -vollständig.

Inclusion Dependency

Ziel: finde Daten in einer Datenbank, die in einer anderen enthalten sind

Schema <i>R</i>			Schema <i>S</i>			
<i>A</i>	<i>B</i>	<i>C</i>	<i>D</i>	<i>E</i>	<i>F</i>	<i>G</i>
1	1	1	4	1	3	1
3	1	2	3	3	4	1
1	2	1	3	3	3	2
2	3	3	4	2	1	3
3	4	4	2	4	1	3
			4	4	4	3

Inclusion Dependency

Ziel: finde Daten in einer Datenbank, die in einer anderen enthalten sind

Schema R Schema S

A	B	C	D	E	F	G
1	1	1	4	1	3	1
3	1	2	3	3	4	1
1	2	1	3	3	3	2
2	3	3	4	2	1	3
3	4	4	2	4	1	3
			4	4	4	3

- betrachte Spalten $X = \{A, C\} \subseteq R$
- und Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ mit $\sigma(A) = G$ und $\sigma(C) = E$

Inclusion Dependency

Ziel: finde Daten in einer Datenbank, die in einer anderen enthalten sind

Schema R

A	B	C
1	1	1
3	1	2
1	2	1
2	3	3
3	4	4

Schema S

D	E	F	G
4	1	3	1
3	3	4	1
3	3	3	2
4	2	1	3
2	4	1	3
4	4	4	3

- betrachte Spalten $X = \{A, C\} \subseteq R$

- und Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ mit $\sigma(A) = G$ und $\sigma(C) = E$

- Tupel für X : $\{11, 32, 23, 34\}$

\cap

- Tupel für $\sigma(X)$: $\{11, 13, 23, 32, 34\}$

Inclusion Dependency

Ziel: finde Daten in einer Datenbank, die in einer anderen enthalten sind

Schema R

Schema S

A	B	C	D	E	F	G
1	1	1	4	1	3	1
3	1	2	3	3	4	1
1	2	1	3	3	3	2
2	3	3	4	2	1	3
3	4	4	2	4	1	3
			4	4	4	3

- betrachte Spalten $X = \{A, C\} \subseteq R$

- und Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ mit $\sigma(A) = G$ und $\sigma(C) = E$

- Tupel für X : $\{11, 32, 23, 34\}$

\cap

- Tupel für $\sigma(X)$: $\{11, 13, 23, 32, 34\}$

Definition

Betrachte die Instanzen r und s zweier Schemata R bzw. S . Eine Teilmenge $X \subseteq R$ zusammen mit einer injektiven Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ ist eine **Inclusion Dependency**, wenn $r[X] \subseteq s[\sigma(X)]$.

Inclusion Dependency

Ziel: finde Daten in einer Datenbank, die in einer anderen enthalten sind

Schema R

Schema S

A	B	C	D	E	F	G
1	1	1	4	1	3	1
3	1	2	3	3	4	1
1	2	1	3	3	3	2
2	3	3	4	2	1	3
3	4	4	2	4	1	3
			4	4	4	3

- betrachte Spalten $X = \{A, C\} \subseteq R$

- und Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ mit $\sigma(A) = G$ und $\sigma(C) = E$

- Tupel für X : $\{11, 32, 23, 34\}$

\cap

- Tupel für $\sigma(X)$: $\{11, 13, 23, 32, 34\}$

Definition

Betrachte die Instanzen r und s zweier Schemata R bzw. S . Eine Teilmenge $X \subseteq R$ zusammen mit einer injektiven Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ ist eine **Inclusion Dependency**, wenn $r[X] \subseteq s[\sigma(X)]$.

Problem: IND

Gegeben seien zwei Datenbanken r und s sowie ein Parameter k . Gibt es eine Inclusion Dependency der Größe k ?

Inclusion Dependency

Ziel: finde Daten in einer Datenbank, die in einer anderen enthalten sind

Schema R

A	B	C
1	1	1
3	1	2
1	2	1
2	3	3
3	4	4

Schema S

D	E	F	G
4	1	3	1
3	3	4	1
3	3	3	2
4	2	1	3
2	4	1	3
4	4	4	3

- betrachte Spalten $X = \{A, C\} \subseteq R$

- und Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ mit $\sigma(A) = G$ und $\sigma(C) = E$

- Tupel für X : $\{11, 32, 23, 34\}$

\cap

- Tupel für $\sigma(X)$: $\{11, 13, 23, 32, 34\}$

Definition

Betrachte die Instanzen r und s zweier Schemata R bzw. S . Eine Teilmenge $X \subseteq R$ zusammen mit einer injektiven Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ ist eine **Inclusion Dependency**, wenn $r[X] \subseteq s[\sigma(X)]$.

Problem: IND

Gegeben seien zwei Datenbanken r und s sowie ein Parameter k . Gibt es eine Inclusion Dependency der Größe k ?

Problem: IND_{FIXED}

Gegeben seien r und s mit gleichem Schema und ein Parameter k . Gibt es eine Inclusion Dependency der Größe k mit der Identität als σ ?

Finde die größte Inclusion Dependency

5	<i>M</i>	<i>I</i>	<i>N</i>	<i>P</i>	<i>A</i>	<i>U</i>	<i>S</i>	<i>E</i>
1	1	4	3	3	3	1	1	3
4	1	2	4	4	3	3	1	3
2	4	3	2	3	1	3	4	2
1	3	4	4	2	3	2	2	4
2	3	4	1	1	2	3	2	3
4	1	1	4	2	2	2	3	1
2	3	1	1	2	1	4	2	2
				4	4	1	4	4

Definition

Betrachte die Instanzen r und s zweier Schemata R bzw. S . Eine Teilmenge $X \subseteq R$ zusammen mit einer injektiven Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ ist eine **Inclusion Dependency**, wenn $r[X] \subseteq s[\sigma(X)]$.

Finde die größte Inclusion Dependency

5	M	I	N	P	A	U	S	E
1	1	4	3	3	3	1	1	3
4	1	2	4	4	3	3	1	3
2	4	3	2	3	1	3	4	2
1	3	4	4	2	3	2	2	4
2	3	4	1	1	2	3	2	3
4	1	1	4	2	2	2	3	1
2	3	1	1	2	1	4	2	2
				4	4	1	4	4

Lösung

- $X = \{5, M, N\}$
- $\sigma(5) = S, \sigma(M) = U$ und $\sigma(N) = P$

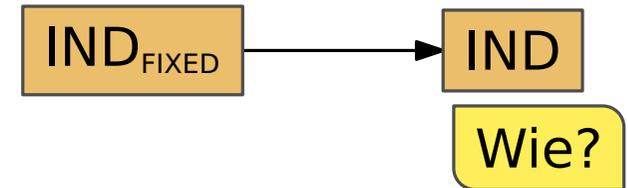
Definition

Betrachte die Instanzen r und s zweier Schemata R bzw. S . Eine Teilmenge $X \subseteq R$ zusammen mit einer injektiven Abbildung $\sigma: X \rightarrow S$ ist eine **Inclusion Dependency**, wenn $r[X] \subseteq s[\sigma(X)]$.

IND ist $W[3]$ -Vollständig

IND_{FIXED} und IND

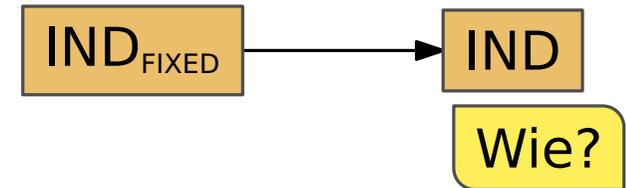
- Reduktion von IND_{FIXED} auf IND ist einfach



IND ist $W[3]$ -Vollständig

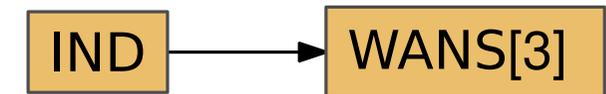
IND_{FIXED} und IND

- Reduktion von IND_{FIXED} auf IND ist einfach



IND und $WANS[3]$

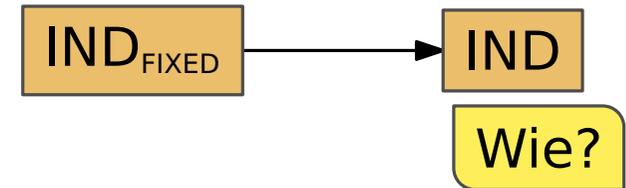
- Reduktion von IND auf $WANS[3]$



IND ist $W[3]$ -Vollständig

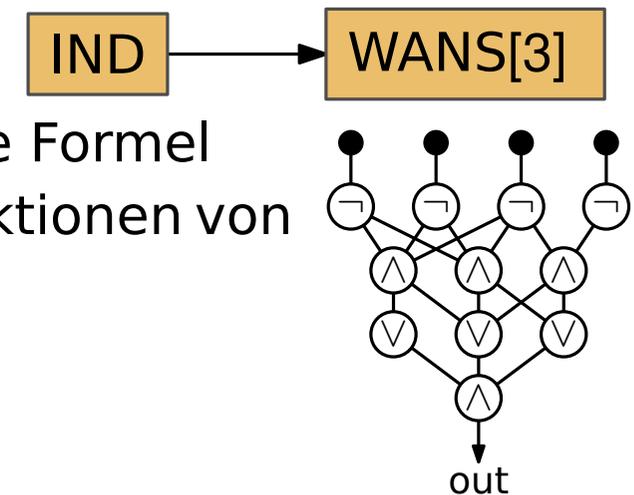
IND_{FIXED} und IND

- Reduktion von IND_{FIXED} auf IND ist einfach



IND und $WANS[3]$

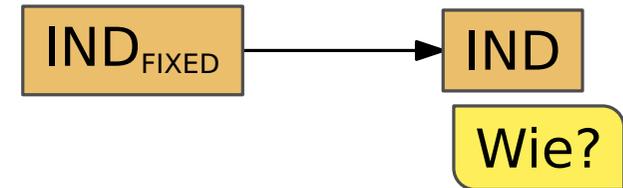
- Reduktion von IND auf $WANS[3]$
- modelliere die IND-Bedingungen als Boolesche Formel
- stelle sicher: es ist eine Konjunktion von Disjunktionen von Konjunktionen von negierten Variablen



IND ist $W[3]$ -Vollständig

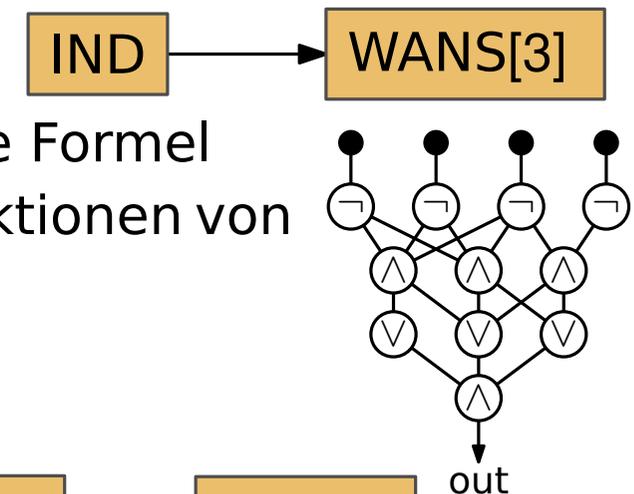
IND_{FIXED} und IND

- Reduktion von IND_{FIXED} auf IND ist einfach



IND und $WANS[3]$

- Reduktion von IND auf $WANS[3]$
- modelliere die IND-Bedingungen als Boolesche Formel
- stelle sicher: es ist eine Konjunktion von Disjunktionen von Konjunktionen von negierten Variablen



$WANS[3]$ und IND_{FIXED}

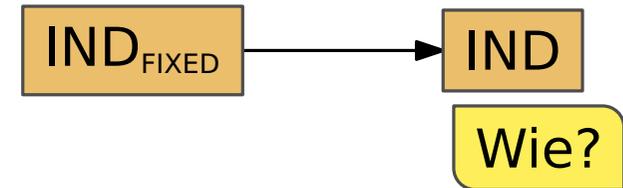
- Reduktion von $WANS[3]$ auf IND_{FIXED}



IND ist $W[3]$ -Vollständig

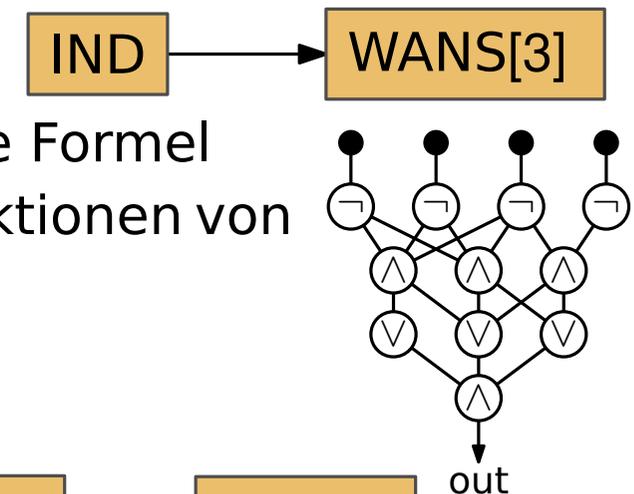
IND_{FIXED} und IND

- Reduktion von IND_{FIXED} auf IND ist einfach



IND und $WANS[3]$

- Reduktion von IND auf $WANS[3]$
- modelliere die IND-Bedingungen als Boolesche Formel
- stelle sicher: es ist eine Konjunktion von Disjunktionen von Konjunktionen von negierten Variablen



$WANS[3]$ und IND_{FIXED}

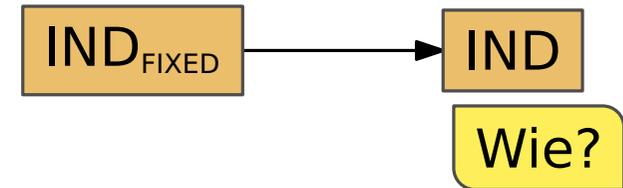
- Reduktion von $WANS[3]$ auf IND_{FIXED}
- modelliere antimonetone 3-normalisierte Boolesche Formeln mittels zweier Datenbanken



IND ist $W[3]$ -Vollständig

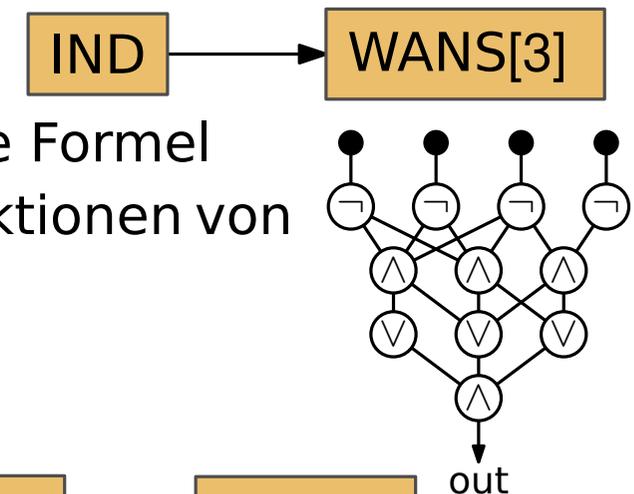
IND_{FIXED} und IND

- Reduktion von IND_{FIXED} auf IND ist einfach



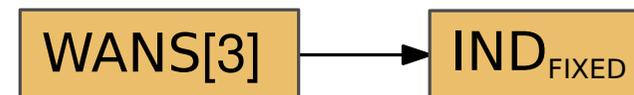
IND und $WANS[3]$

- Reduktion von IND auf $WANS[3]$
- modelliere die IND-Bedingungen als Boolesche Formel
- stelle sicher: es ist eine Konjunktion von Disjunktionen von Konjunktionen von negierten Variablen

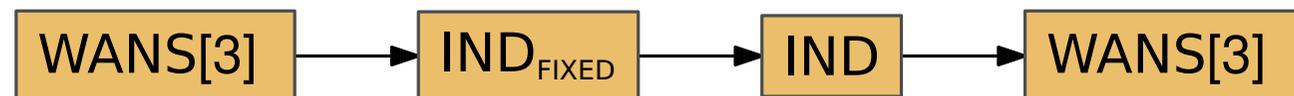


$WANS[3]$ und IND_{FIXED}

- Reduktion von $WANS[3]$ auf IND_{FIXED}
- modelliere antimonetone 3-normalisierte Boolesche Formeln mittels zweier Datenbanken



Gesamtplan:

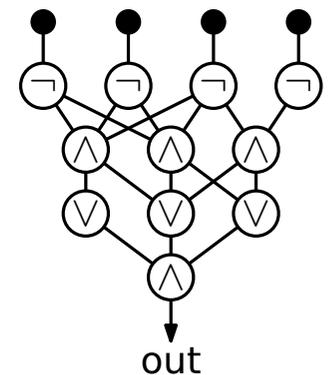


WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

IND_{FIXED} aufgefasst als Boolesche Funktion

- fasse eine Spaltenmenge als 01-String auf
(Bsp: $\{A, C\} \hat{=} 101$)

Datenbank r			Datenbank s		
A	B	C	A	B	C
1	1	1	1	3	1
3	1	2	1	4	3
1	2	1	2	3	3
2	3	3	3	1	2
3	4	4	3	1	4
			3	4	4

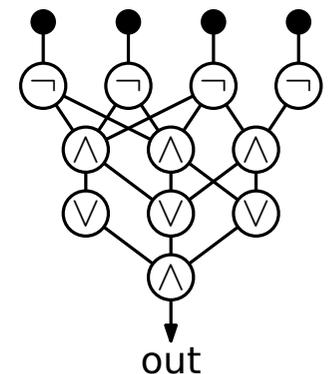


WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

IND_{FIXED} aufgefasst als Boolesche Funktion

- fasse eine Spaltenmenge als 01-String auf
(Bsp: $\{A, C\} \hat{=} 101$)
- betrachte $f: \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$, mit $f(x) = 1 \Leftrightarrow x$ ist Inclusion Dependency für (r, s)
(Bsp: $f(101) = 1, f(110) = 0$)

Datenbank r			Datenbank s		
A	B	C	A	B	C
1	1	1	1	3	1
3	1	2	1	4	3
1	2	1	2	3	3
2	3	3	3	1	2
3	4	4	3	1	4
			3	4	4



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

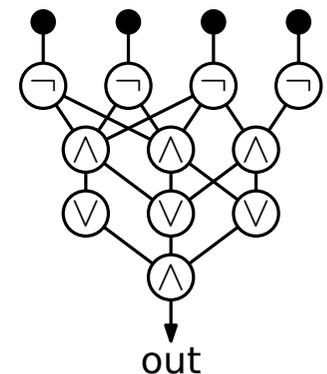
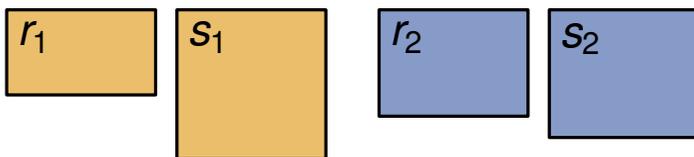
IND_{FIXED} aufgefasst als Boolesche Funktion

- fasse eine Spaltenmenge als 01-String auf
(Bsp: $\{A, C\} \hat{=} 101$)
- betrachte $f: \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$, mit $f(x) = 1 \Leftrightarrow x$ ist Inclusion Dependency für (r, s)
(Bsp: $f(101) = 1, f(110) = 0$)

Datenbank r			Datenbank s		
A	B	C	A	B	C
1	1	1	1	3	1
3	1	2	1	4	3
1	2	1	2	3	3
2	3	3	3	1	2
3	4	4	3	1	4
			3	4	4

Verundung von zwei Instanzen (über dem gleichen Schema)

- betrachte Instanzen (r_1, s_1) und (r_2, s_2) mit Funktionen f_1 bzw. f_2



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

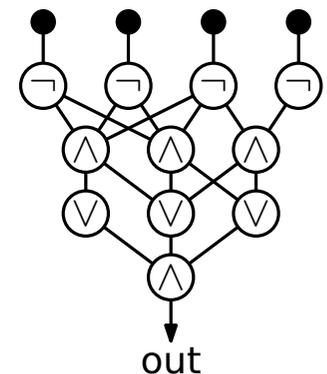
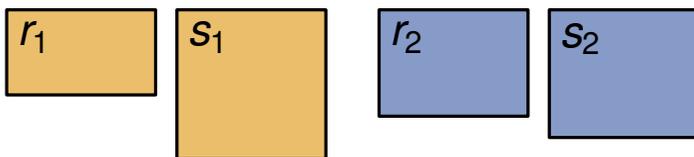
IND_{FIXED} aufgefasst als Boolesche Funktion

- fasse eine Spaltenmenge als 01-String auf
(Bsp: $\{A, C\} \hat{=} 101$)
- betrachte $f: \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$, mit $f(x) = 1 \Leftrightarrow x$ ist Inclusion Dependency für (r, s)
(Bsp: $f(101) = 1, f(110) = 0$)

Datenbank r			Datenbank s		
A	B	C	A	B	C
1	1	1	1	3	1
3	1	2	1	4	3
1	2	1	2	3	3
2	3	3	3	1	2
3	4	4	3	1	4
			3	4	4

Verundung von zwei Instanzen (über dem gleichen Schema)

- betrachte Instanzen (r_1, s_1) und (r_2, s_2) mit Funktionen f_1 bzw. f_2
- git es Instanz (r, s) , sodass $f = f_1 \wedge f_2$?



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

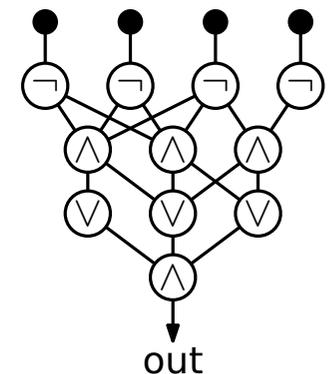
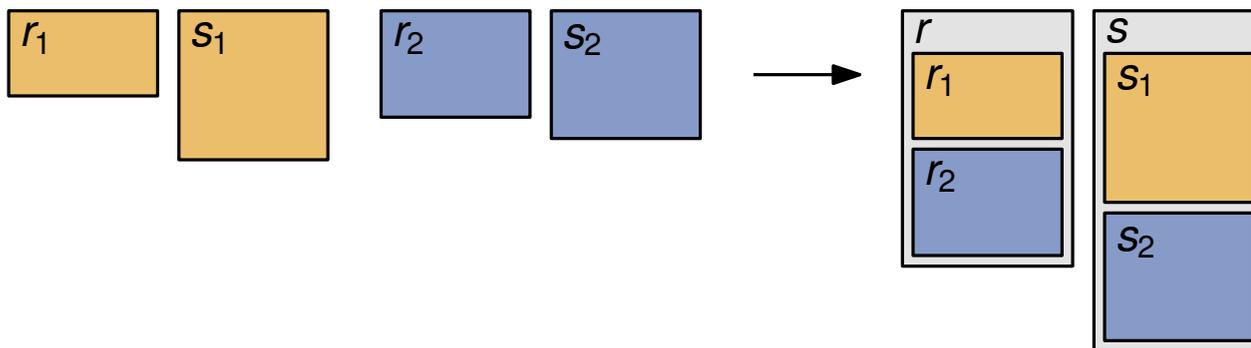
IND_{FIXED} aufgefasst als Boolesche Funktion

- fasse eine Spaltenmenge als 01-String auf
(Bsp: $\{A, C\} \hat{=} 101$)
- betrachte $f: \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$, mit $f(x) = 1 \Leftrightarrow x$ ist Inclusion Dependency für (r, s)
(Bsp: $f(101) = 1, f(110) = 0$)

Datenbank r			Datenbank s		
A	B	C	A	B	C
1	1	1	1	3	1
3	1	2	1	4	3
1	2	1	2	3	3
2	3	3	3	1	2
3	4	4	3	1	4
			3	4	4

Verundung von zwei Instanzen (über dem gleichen Schema)

- betrachte Instanzen (r_1, s_1) und (r_2, s_2) mit Funktionen f_1 bzw. f_2
- git es Instanz (r, s) , sodass $f = f_1 \wedge f_2$?
- Idee: Sorge dafür, dass (r_1, s_1) und (r_2, s_2) disjunkte Werte haben und schreibe die Instanzen einfach untereinander



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

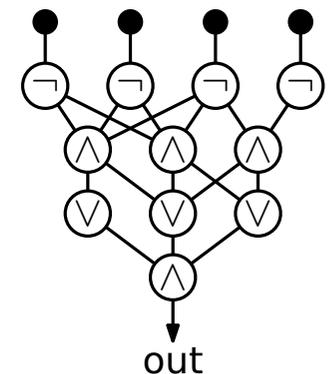
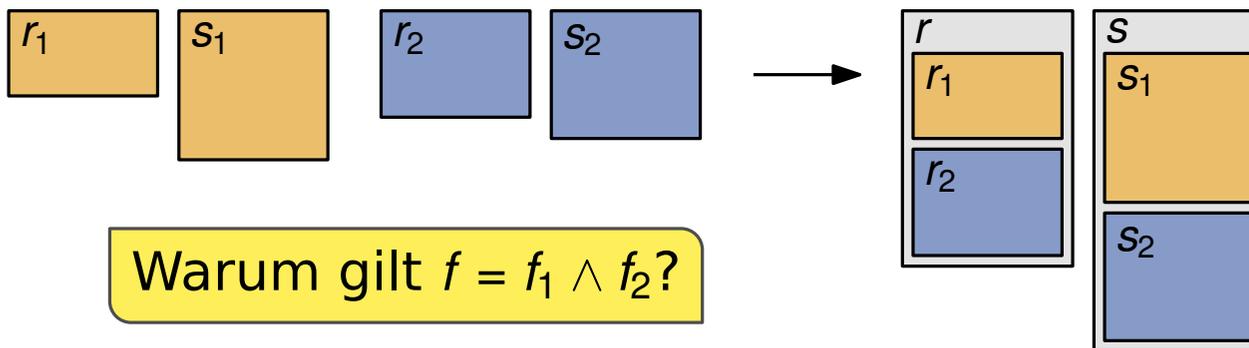
IND_{FIXED} aufgefasst als Boolesche Funktion

- fasse eine Spaltenmenge als 01-String auf
(Bsp: $\{A, C\} \hat{=} 101$)
- betrachte $f: \{0, 1\}^n \rightarrow \{0, 1\}$, mit $f(x) = 1 \Leftrightarrow x$ ist Inclusion Dependency für (r, s)
(Bsp: $f(101) = 1, f(110) = 0$)

Datenbank r			Datenbank s		
A	B	C	A	B	C
1	1	1	1	3	1
3	1	2	1	4	3
1	2	1	2	3	3
2	3	3	3	1	2
3	4	4	3	1	4
			3	4	4

Verundung von zwei Instanzen (über dem gleichen Schema)

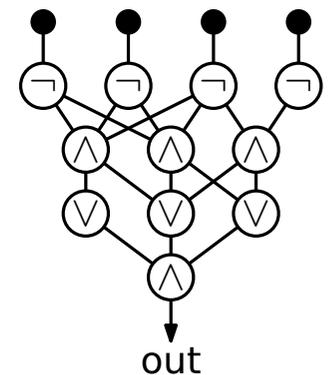
- betrachte Instanzen (r_1, s_1) und (r_2, s_2) mit Funktionen f_1 bzw. f_2
- git es Instanz (r, s) , sodass $f = f_1 \wedge f_2$?
- Idee: Sorge dafür, dass (r_1, s_1) und (r_2, s_2) disjunkte Werte haben und schreibe die Instanzen einfach untereinander



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

Lemma

Gegeben zwei IND_{FIXED}-Instanzen mit Indikatorfunktionen f_1 und f_2 , dann gibt es eine (nicht zu große) IND_{FIXED}-Instanz mit Indikatorfunktion $f_1 \wedge f_2$.



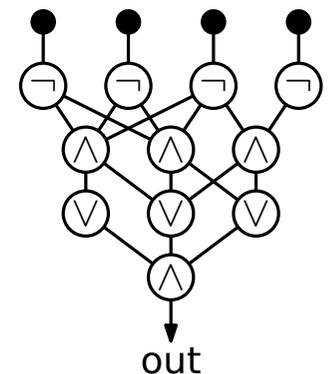
WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

Lemma

Gegeben zwei IND_{FIXED}-Instanzen mit Indikatorfunktionen f_1 und f_2 , dann gibt es eine (nicht zu große) IND_{FIXED}-Instanz mit Indikatorfunktion $f_1 \wedge f_2$.

Zwischenstand

- Konjunktionen können wir also schon modellieren
- können wir auf ähnliche Art auch Disjunktionen modellieren?



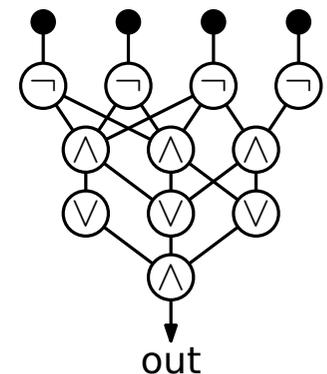
WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

Lemma

Gegeben zwei IND_{FIXED}-Instanzen mit Indikatorfunktionen f_1 und f_2 , dann gibt es eine (nicht zu große) IND_{FIXED}-Instanz mit Indikatorfunktion $f_1 \wedge f_2$.

Zwischenstand

- Konjunktionen können wir also schon modellieren
- können wir auf ähnliche Art auch Disjunktionen modellieren?
- falls ja, dann wäre IND_{FIXED} sogar $W[t]$ -schwer, für beliebiges t



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

Lemma

Gegeben zwei IND_{FIXED}-Instanzen mit Indikatorfunktionen f_1 und f_2 , dann gibt es eine (nicht zu große) IND_{FIXED}-Instanz mit Indikatorfunktion $f_1 \wedge f_2$.

Zwischenstand

- Konjunktionen können wir also schon modellieren
- können wir auf ähnliche Art auch Disjunktionen modellieren?
- falls ja, dann wäre IND_{FIXED} sogar $W[t]$ -schwer, für beliebiges t

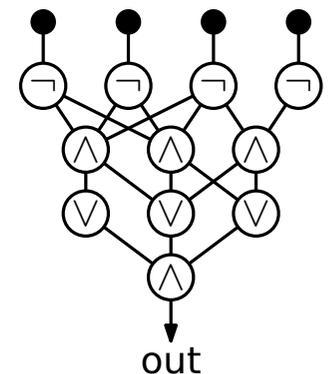
Ziel: modelliere Disjunktion von Konjunktionen von negierten Variablen

$$\varphi = C_1 \vee C_2 \vee C_3$$

$$C_1 = (\neg x_1 \wedge \neg x_2 \wedge \neg x_3)$$

$$C_2 = (\neg x_2 \wedge \neg x_4 \wedge \neg x_5)$$

$$C_3 = (\neg x_1 \wedge \neg x_3 \wedge \neg x_4 \wedge \neg x_6)$$



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

Lemma

Gegeben zwei IND_{FIXED}-Instanzen mit Indikatorfunktionen f_1 und f_2 , dann gibt es eine (nicht zu große) IND_{FIXED}-Instanz mit Indikatorfunktion $f_1 \wedge f_2$.

Zwischenstand

- Konjunktionen können wir also schon modellieren
- können wir auf ähnliche Art auch Disjunktionen modellieren?
- falls ja, dann wäre IND_{FIXED} sogar $W[t]$ -schwer, für beliebiges t

Ziel: modelliere Disjunktion von Konjunktionen von negierten Variablen

$$\varphi = c_1 \vee c_2 \vee c_3$$

$$c_1 = (\neg x_1 \wedge \neg x_2 \wedge \neg x_3)$$

$$c_2 = (\neg x_2 \wedge \neg x_4 \wedge \neg x_5)$$

$$c_3 = (\neg x_1 \wedge \neg x_3 \wedge \neg x_4 \wedge \neg x_6)$$

r :

$A_1 \ A_2 \ A_3 \ A_4 \ A_5 \ A_6$

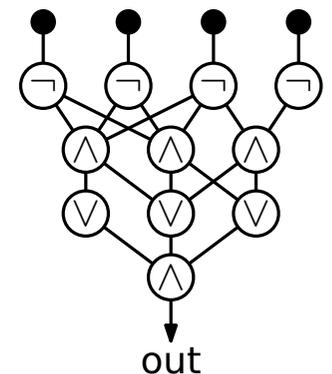
0 0 0 0 0 0

s :

$A_1 \ A_2 \ A_3 \ A_4 \ A_5 \ A_6$

1 1 1 0 0 0

- ein einzelnes c_i darstellen ist leicht



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

Lemma

Gegeben zwei IND_{FIXED}-Instanzen mit Indikatorfunktionen f_1 und f_2 , dann gibt es eine (nicht zu große) IND_{FIXED}-Instanz mit Indikatorfunktion $f_1 \wedge f_2$.

Zwischenstand

- Konjunktionen können wir also schon modellieren
- können wir auf ähnliche Art auch Disjunktionen modellieren?
- falls ja, dann wäre IND_{FIXED} sogar $W[t]$ -schwer, für beliebiges t

Ziel: modelliere Disjunktion von Konjunktionen von negierten Variablen

$$\varphi = c_1 \vee c_2 \vee c_3$$

$$c_1 = (\neg x_1 \wedge \neg x_2 \wedge \neg x_3)$$

$$c_2 = (\neg x_2 \wedge \neg x_4 \wedge \neg x_5)$$

$$c_3 = (\neg x_1 \wedge \neg x_3 \wedge \neg x_4 \wedge \neg x_6)$$

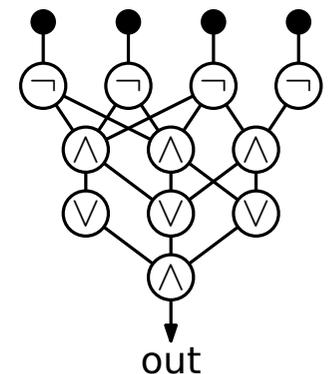
r :

A_1	A_2	A_3	A_4	A_5	A_6
0	0	0	0	0	0

s :

A_1	A_2	A_3	A_4	A_5	A_6
1	1	1	0	0	0
0	1	0	1	1	0
1	0	1	1	0	1

- ein einzelnes c_i darstellen ist leicht
- Veroderung der c_i : biete in s jedes der c_i einmal an



WANS[3] \rightarrow IND_{FIXED}

Lemma

Gegeben zwei IND_{FIXED}-Instanzen mit Indikatorfunktionen f_1 und f_2 , dann gibt es eine (nicht zu große) IND_{FIXED}-Instanz mit Indikatorfunktion $f_1 \wedge f_2$.

Zwischenstand

- Konjunktionen können wir also schon modellieren
- können wir auf ähnliche Art auch Disjunktionen modellieren?
- falls ja, dann wäre IND_{FIXED} sogar $W[t]$ -schwer, für beliebiges t

Ziel: modelliere Disjunktion von Konjunktionen von negierten Variablen

$$\varphi = c_1 \vee c_2 \vee c_3$$

$$c_1 = (\neg x_1 \wedge \neg x_2 \wedge \neg x_3)$$

$$c_2 = (\neg x_2 \wedge \neg x_4 \wedge \neg x_5)$$

$$c_3 = (\neg x_1 \wedge \neg x_3 \wedge \neg x_4 \wedge \neg x_6)$$

$r:$

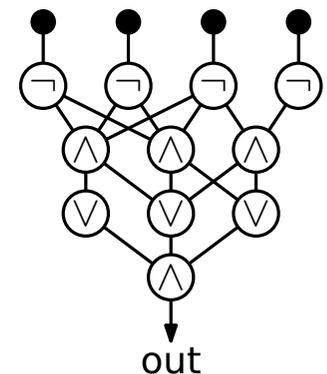
A_1	A_2	A_3	A_4	A_5	A_6
0	0	0	0	0	0

$s:$

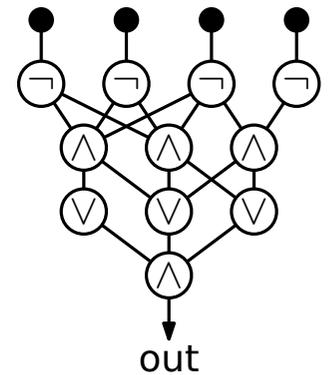
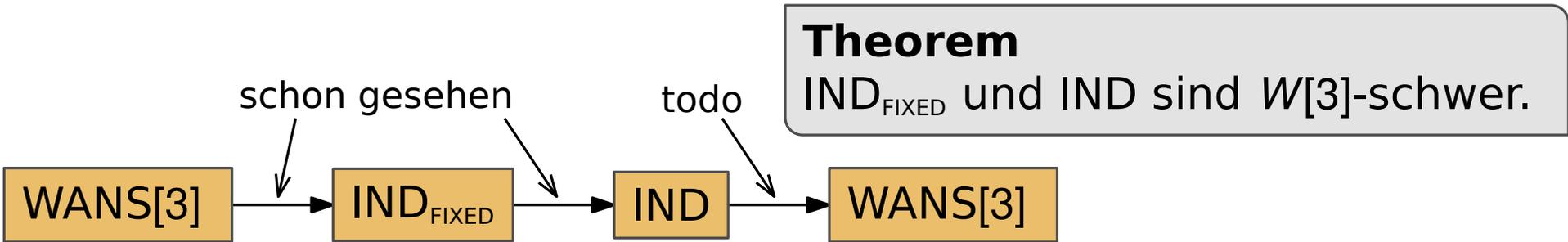
A_1	A_2	A_3	A_4	A_5	A_6
1	1	1	0	0	0
0	1	0	1	1	0
1	0	1	1	0	1

- ein einzelnes c_i darstellen ist leicht
- Veroderung der c_i : biete in s jedes der c_i einmal an

Check: Lösung für φ liefert Lösung für (r, s) und umgekehrt

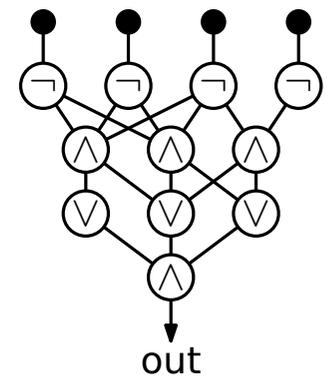
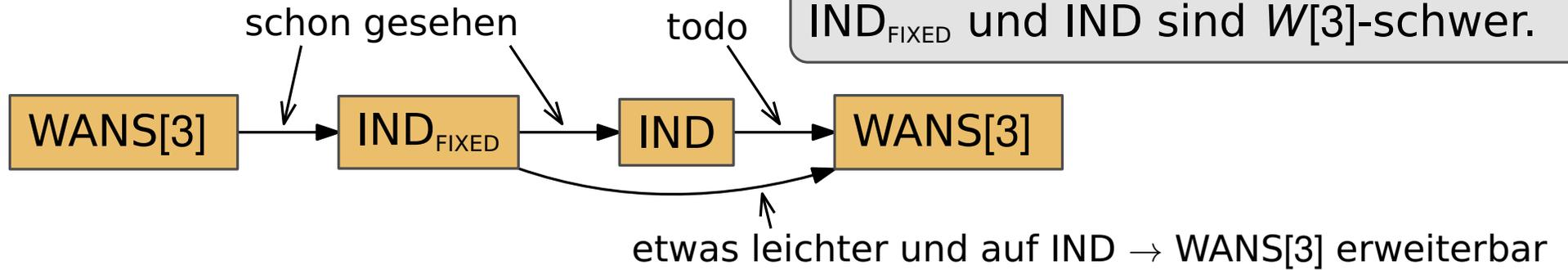


Zwischenstand



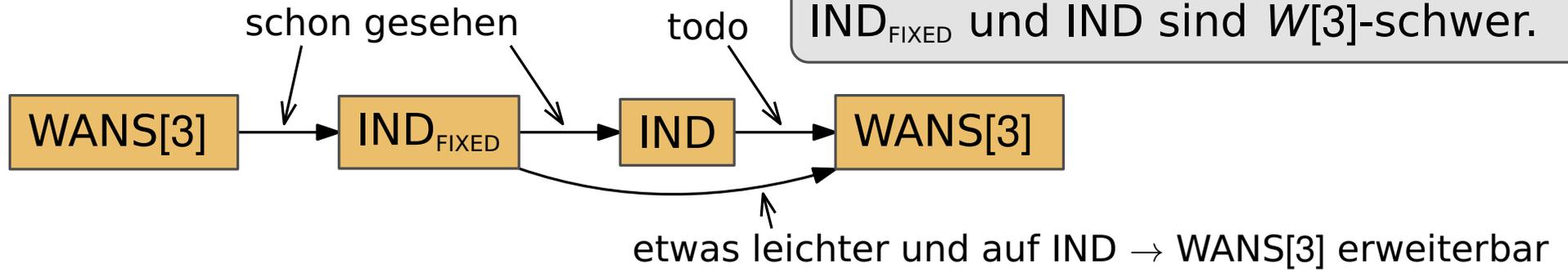
Zwischenstand

Theorem
 IND_{FIXED} und IND sind $W[3]$ -schwer.

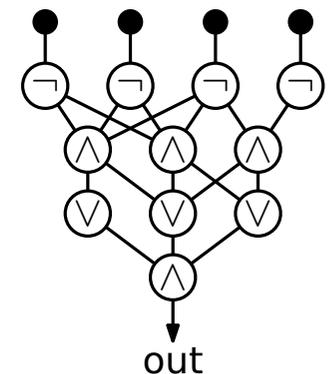


Zwischenstand

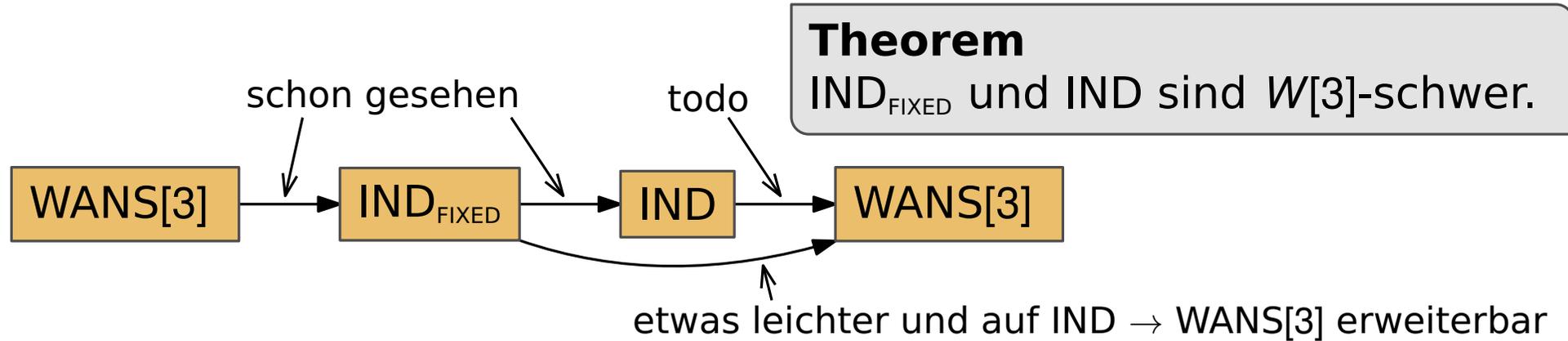
Theorem
 IND_{FIXED} und IND sind $W[3]$ -schwer.



Welche Bedingungen müssen wir modellieren?



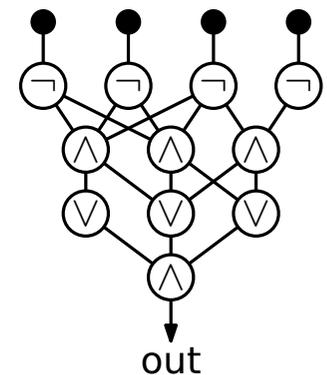
Zwischenstand



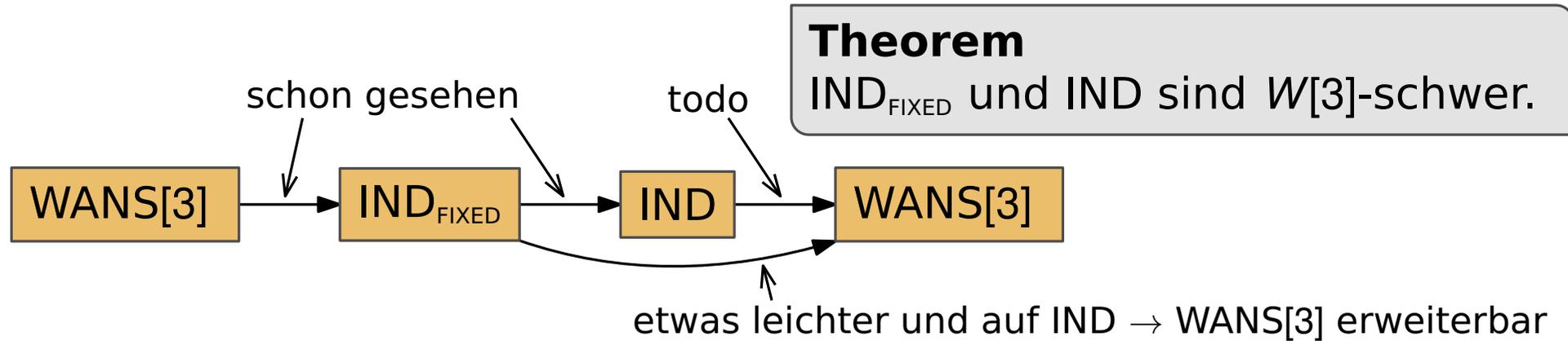
Welche Bedingungen müssen wir modellieren?

- einzelnes Zeilenpaar (r_i, s_j) : wähle gewisse Elemente nicht

A_1	A_2	A_3	A_4	A_1	A_2	A_3	A_4	\longrightarrow	$\neg X_2 \wedge \neg X_3$
r_j	1	0	1	0	s_j	1	1	0	0



Zwischenstand



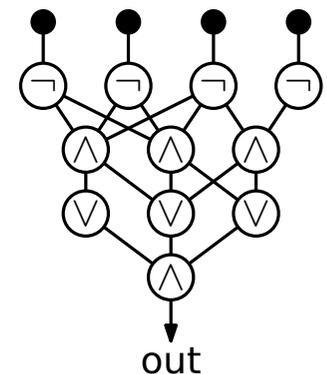
Welche Bedingungen müssen wir modellieren?

- einzelnes Zeilenpaar (r_i, s_j) : wähle gewisse Elemente nicht

$$\begin{array}{cccc} A_1 & A_2 & A_3 & A_4 \\ r_j & 1 & 0 & 1 & 0 \end{array} \quad
 \begin{array}{cccc} A_1 & A_2 & A_3 & A_4 \\ s_j & 1 & 1 & 0 & 0 \end{array} \longrightarrow \neg X_2 \wedge \neg X_3$$

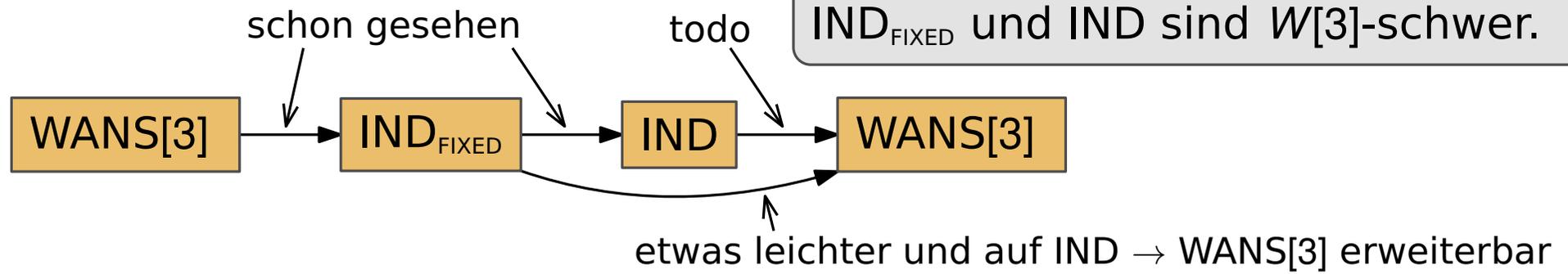
- r_i und mehrere Zeilen in s : erfülle eine der vorherigen Bedingungen

$$\begin{array}{cccc} A_1 & A_2 & A_3 & A_4 \\ r_j & 1 & 0 & 1 & 0 \end{array} \quad
 \begin{array}{cccc} A_1 & A_2 & A_3 & A_4 \\ s_1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ s_2 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{array} \longrightarrow \overset{(r_j \mapsto s_1)}{\neg X_2 \wedge \neg X_3} \vee \overset{(r_j \mapsto s_2)}{\neg X_1 \wedge \neg X_2}$$



Zwischenstand

Theorem
 IND_{FIXED} und IND sind $W[3]$ -schwer.



Welche Bedingungen müssen wir modellieren?

- einzelnes Zeilenpaar (r_i, s_j) : wähle gewisse Elemente nicht

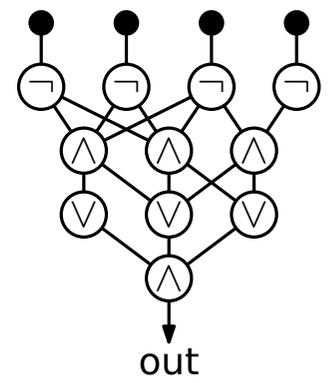
A_1	A_2	A_3	A_4	A_1	A_2	A_3	A_4	\longrightarrow			
r_j	1	0	1	0	s_j	1	1	0	0	\longrightarrow	$\neg X_2 \wedge \neg X_3$

- r_i und mehrere Zeilen in s : erfülle eine der vorherigen Bedingungen

A_1	A_2	A_3	A_4	A_1	A_2	A_3	A_4	\longrightarrow			
r_j	1	0	1	0	s_1	1	1	0	0	\longrightarrow	$\neg X_2 \wedge \neg X_3$
					s_2	0	1	1	0	\vee	$\neg X_1 \wedge \neg X_2$

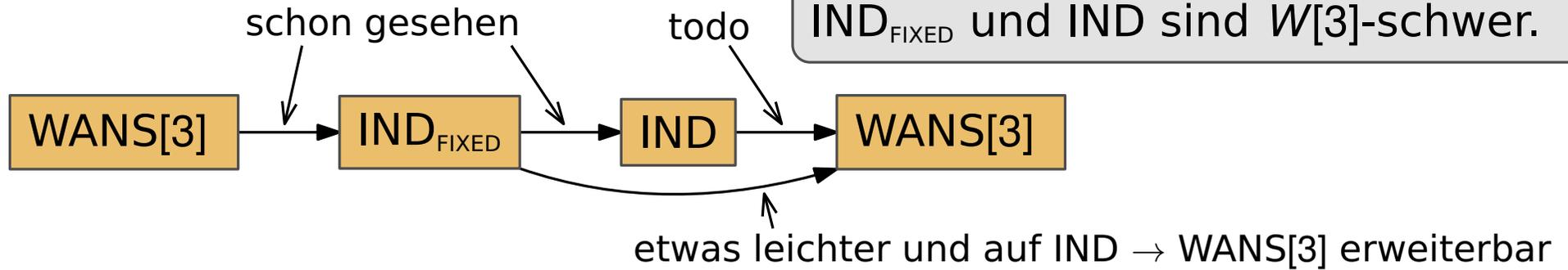
- mehrere Zeilen in r : erfülle Bedingungen für jede Zeile

A_1	A_2	A_3	A_4	A_1	A_2	A_3	A_4	\longrightarrow			
r_1	1	0	1	0	s_1	1	1	0	0	\longrightarrow	$(\neg X_2 \wedge \neg X_3 \vee \neg X_1 \wedge \neg X_2)$
r_2	0	1	0	1	s_2	0	1	1	0	\wedge	$(\neg X_1 \wedge \neg X_4 \vee \neg X_3 \wedge \neg X_4)$

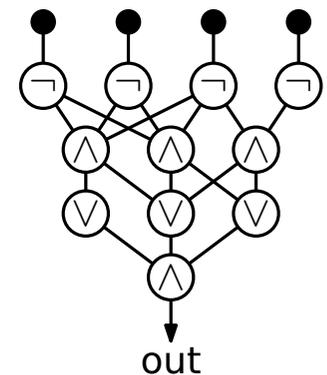


Zwischenstand

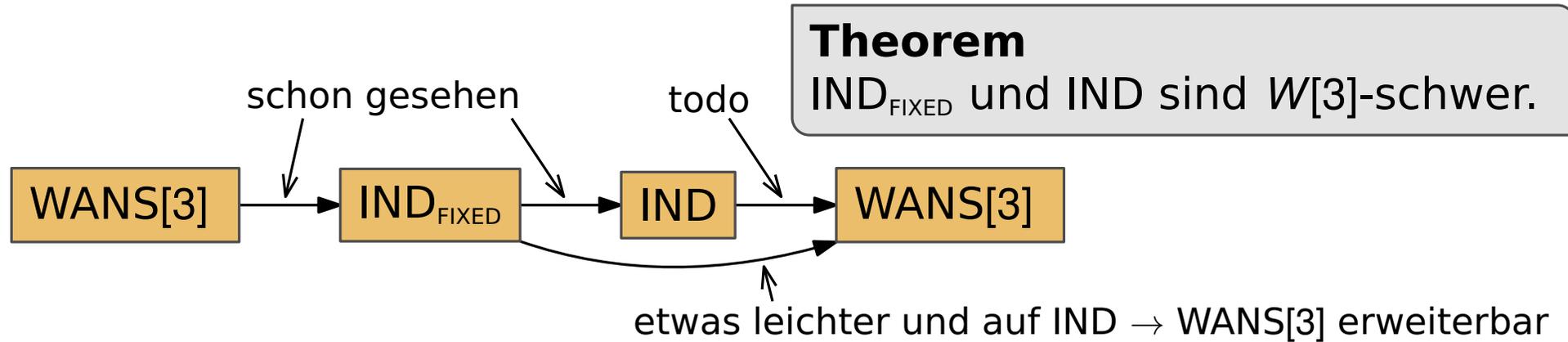
Theorem
 IND_{FIXED} und IND sind $W[3]$ -schwer.



Erweiterung auf $IND \rightarrow WANS[3]$

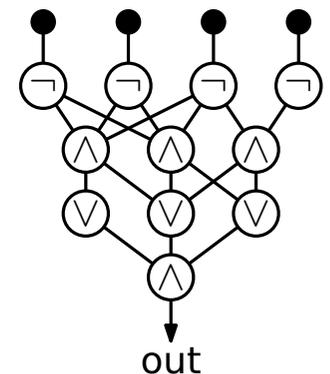


Zwischenstand

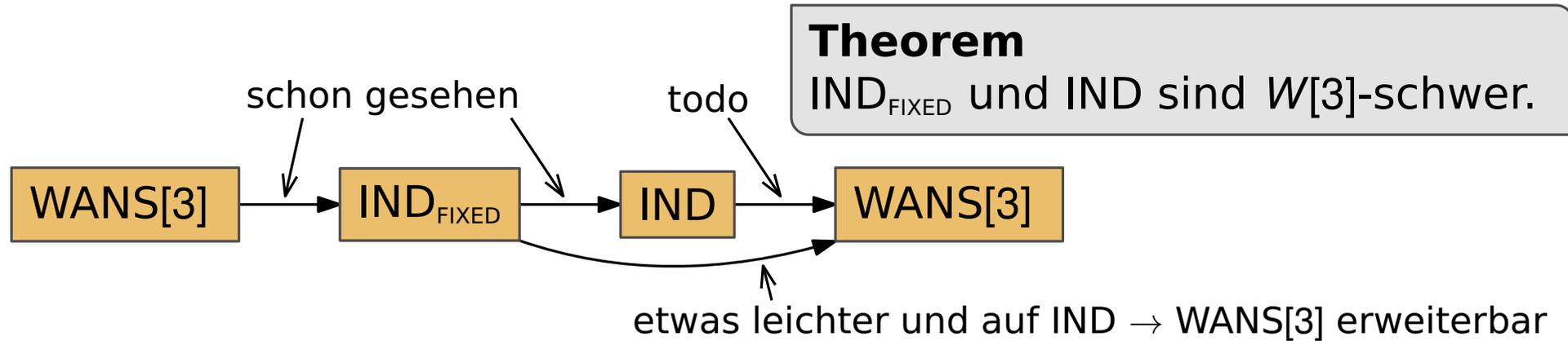


Erweiterung auf $IND \rightarrow WANS[3]$

- benutze Variablen $x_{i,j}$ mit der Bedeutung, dass $x_{i,j} = 1 \Leftrightarrow$ Spalte i in R wird ausgewählt und auf Spalte j in S abgebildet
- Sorge dafür, dass man eine Bijektion erhält

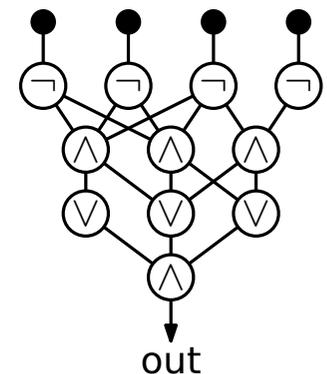


Zwischenstand

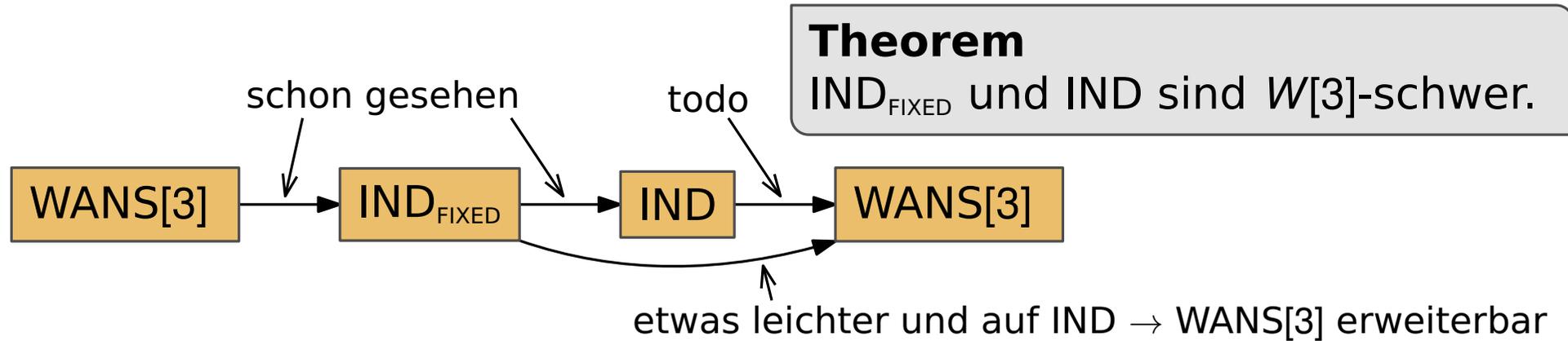


Erweiterung auf $IND \rightarrow WANS[3]$

- benutze Variablen $x_{i,j}$ mit der Bedeutung, dass $x_{i,j} = 1 \Leftrightarrow$ Spalte i in R wird ausgewählt und auf Spalte j in S abgebildet
- Sorge dafür, dass man eine Bijektion erhält
- kombiniere das, mit den Bedingungen von vorher



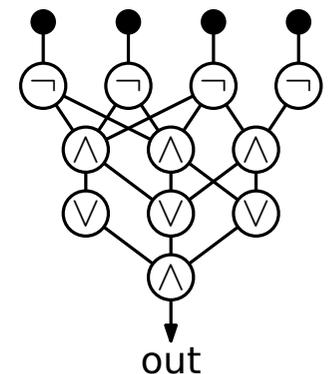
Zwischenstand



Erweiterung auf $IND \rightarrow WANS[3]$

- benutze Variablen $x_{i,j}$ mit der Bedeutung, dass $x_{i,j} = 1 \Leftrightarrow$ Spalte i in R wird ausgewählt und auf Spalte j in S abgebildet
- Sorge dafür, dass man eine Bijektion erhält
- kombiniere das, mit den Bedingungen von vorher

Theorem
 IND_{FIXED} und IND sind $W[3]$ -vollständig.



Zusammenfassung

Normalisierte Schaltkreise

- bei Reduktionen von WCS können wir mit recht aufgeräumten Schaltkreisen starten
- brauchen uns dann nicht mehr um Weft t kümmern (stattdessen: Anzahl alternierender Ebenen)

Zusammenfassung

Normalisierte Schaltkreise

- bei Reduktionen von WCS können wir mit recht aufgeräumten Schaltkreisen starten
- brauchen uns dann nicht mehr um Weft t kümmern (stattdessen: Anzahl alternierender Ebenen)
- gerades t : monoton; ungerades t : antimonoton

Zusammenfassung

Normalisierte Schaltkreise

- bei Reduktionen von WCS können wir mit recht aufgeräumten Schaltkreisen starten
- brauchen uns dann nicht mehr um Weft t kümmern (stattdessen: Anzahl alternierender Ebenen)
- gerades t : monoton; ungerades t : antimonoton

Dependency Detection

- es müssen nicht immer nur Graphen sein
- es gibt auch natürliche $W[3]$ -vollständige Probleme

Zusammenfassung

Normalisierte Schaltkreise

- bei Reduktionen von WCS können wir mit recht aufgeräumten Schaltkreisen starten
- brauchen uns dann nicht mehr um Weft t kümmern (stattdessen: Anzahl alternierender Ebenen)
- gerades t : monoton; ungerades t : antimonoton

Dependency Detection

- es müssen nicht immer nur Graphen sein
- es gibt auch natürliche $W[3]$ -vollständige Probleme
- erklärt nicht, warum funktionale Abhängigkeiten in der Praxis schnell ausgerechnet werden können
(tatsächlich können sogar alle inklusionsminimalen UCCs/FDs aufgezählt werden)

Literaturhinweise

The Parameterized Complexity of Dependency Detection in Relational Databases

- Thomas Bläsius, Tobias Friedrich, Martin Schirneck [2016]
- enthält die eben gesehenen Reduktionen
doi.org/10.4230/LIPIcs.IPEC.2016.6

Profiling relational data: a survey

- Ziawasch Abedjan, Lukasz Golab, Felix Naumann [2015]
- Überblick zum Finden von Abhängigkeiten in Datenbanken
doi.org/10.1007/s00778-015-0389-y

Hitting Set Enumeration with Partial Information for Unique Column Combination Discovery

- Johann Birnick, Thomas Bläsius, Tobias Friedrich, Felix Naumann, Thorsten Papenbrock, Martin Schirneck [2020]
- in der Praxis effizienter Algo zum Aufzählen von Unique Column Combinations
doi.org/10.14778/3407790.3407824

Discovering Functional Dependencies through Hitting Set Enumeration

- Tobias Bleifuß, Thorsten Papenbrock, Thomas Bläsius, Martin Schirneck, Felix Naumann [2024]
- in der Praxis effizienter Algo zum Aufzählen von funktionalen Abhängigkeiten
doi.org/10.1145/3639298