

# Untersuchungen zum Inferenzschutz von fragmentierten Speicherungen von Datenbankinstanzen

Marcel Preuß

Lehrstuhl Informatik 6

Technische Universität Dortmund

23. November 2010

## Ein kurzer Überblick

### Vertraulichkeit durch Fragmentierung

- Grundlagen zur Fragmentierung

- Fragmentierung und partielle lokale Verwaltung

### Inferenzsicherheit der fragmentierten Speicherung

- Vorgehensweise für Untersuchungen zur Inferenzsicherheit

- Wahl des logischen Systems

- Logik-orientierte Modellierung der (fragm.) Relationeninstanz

- Inferenzsicherheit unter Funktionalen Abhängigkeiten

# Vertraulichkeit durch Fragmentierung

## Wieso Fragmentierung?

Oft: Nur Assoziationen zwischen Informations-Aspekten sensibel

Beispiel: Welcher Patient wegen welcher Krankheit behandelt?

- ▶ Behandelte Krankheiten  $\rightsquigarrow$  komplett unspannend
- ▶ Behandelte Patienten  $\rightsquigarrow$  bedingt sensibel
- ▶ Assoziation: Patient und Krankheit  $\rightarrow$  hochgradig sensibel

## Grundsätzliche Idee der Fragmentierung

Ziel: Sensible Assoziationen durch Fragmentierung aufbrechen

- ▶ Betrachte Relationeninstanz  $r$  zu Schema  $\langle R|A_R| \rangle$
- ▶ Attributmenge  $A_R$  in Teilmengen zerlegen
  - ▶ Fragmentierung  $\mathcal{F} = \{\langle F_1|A_{F_1}|SC_{F_1}\rangle, \dots, \langle F_n|A_{F_n}|SC_{F_n}\rangle\}$
  - ▶ Fragment  $\langle F_i|A_{F_i}|SC_{F_i}\rangle$  ist Relationenschema mit  $A_{F_i} \subseteq A_R$
- ▶ Bilde Projektionen von  $r$  gemäß der Fragmente  
→ sogenannte Fragment-Instanzen  $f_1, f_2, \dots, f_n$

## Beispiel-Instanz

<i>Patient</i>	<u>SSN</u>	Name	Geburtstag	Plz	Krankheit	Arzt
	12345	Hellmann	03.01.1981	94142	Bluthochdruck	White
	98765	Dooley	07.10.1953	94141	Fettleibigkeit	Warren
	24689	McKinley	12.02.1952	94139	Bluthochdruck	White
	13579	Ripley	03.01.1981	94139	Fettleibigkeit	Warren

Abbildung: Instanz *patient* zu Schema *Patient*

Was fällt auf?

- ▶ Attribut SSN ist Primärschlüssel
- ▶ sensible Assoziationen enthalten

## Fragmentierung der Beispiel-Instanz

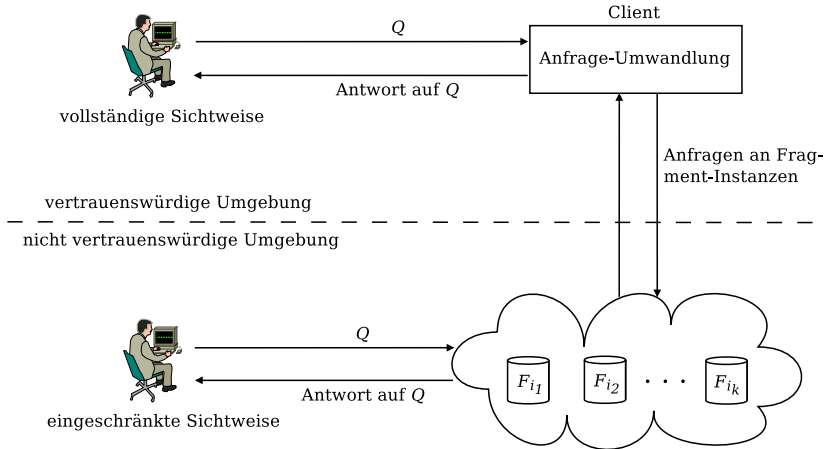
$F_1$	Name	$F_2$	Geburtstag	Plz	$F_3$	Krankheit	Arzt
	Hellmann		03.01.1981	94142		Bluthochdruck	White
	Dooley		07.10.1953	94141		Fettleibigkeit	Warren
	McKinley		12.02.1952	94139			
	Ripley		03.01.1981	94139			

Abbildung: Mögliche Fragment-Instanzen  $f_1$ ,  $f_2$  und  $f_3$  von *patient*

Was fällt auf?

- ▶ Primärschlüssel SSN in keinem Fragment enthalten
- ▶ sensible Assoziationen aufgebrochen

# Konzept: Vertraulichkeit durch Fragmentierung





## Ein konkreter Fragmentierungs-Ansatz

Konkreter Ansatz: Fragmentierung und partielle lokale Verwaltung

Getroffene Annahmen:

- ▶ Externe Server nicht vertrauenswürdig, aber ehrlich
- ▶ Client ist vollkommen vertrauenswürdig
- ▶ Client bietet (begrenzten) lokalen Speicherplatz
- ▶ lokale Verwaltung von Daten teurer als externe Verwaltung  
→ bevorzugt externen Speicher nutzen

## Aufbau der Fragmentierung

Zu den Annahmen passende Fragmentierung?

- ▶ Zwei Fragmente  $\langle F_o | A_{F_o} | SC_{F_o} \rangle$  und  $\langle F_s | A_{F_s} | SC_{F_s} \rangle$ 
  - ▶ Instanzen zu  $F_o$  ausschließlich lokal verwalten
  - ▶ Instanzen zu  $F_s$  können extern gespeichert werden
- ▶ Jedes Attribut in mindestens einem Fragment enthalten
- ▶ Rekonstruktion der ursprünglichen Instanz über Tupel-IDs  
→ als Primärschlüssel in  $SC_{F_o}$  und  $SC_{F_s}$  vereinbart

## Beispiel-Fragmentierung

$F_o$	<u>tid</u>	SSN	Name	Geburtstag
	1	12345	Hellmann	03.01.1981
	2	98765	Dooley	07.10.1953
	3	24689	McKinley	12.02.1952
	4	13579	Ripley	03.01.1981

$F_s$	<u>tid</u>	Plz	Krankheit	Arzt
	1	94142	Bluthochdruck	White
	2	94141	Fettleibigkeit	Warren
	3	94139	Bluthochdruck	White
	4	94139	Fettleibigkeit	Warren

Abbildung: Fragmentierung von *patient* bei partieller lokaler Verwaltung

## Definition von Vertraulichkeits-Anforderungen

Wie Vertraulichkeits-Anforderungen **formal** definieren?

Idee: Vertraulichkeits-Constraints

- ▶  $\langle R|A_R| \rangle$  sei gegebenes Relationenschema
- ▶ Vertraulichkeits-Constraint  $c$  ist Teilmenge  $c \subseteq A_R$
- ▶ Vertraulichkeits-Constraint  $c$  heißt
  - ▶ einfach, falls  $|c| = 1$
  - ▶ assoziierend, falls  $|c| > 1$

## Semantik von Vertraulichkeits-Constraints

Gegeben sei:

- ▶ Relationenschema  $\langle R | A_R | \ \rangle$
- ▶ Menge  $\mathcal{C}$  von Vertraulichkeits-Constraints,
- ▶ Fragmentierung  $\mathcal{F} = \{ \langle F_o | A_{F_o} | SC_{F_o} \rangle, \langle F_s | A_{F_s} | SC_{F_s} \rangle \}$  zu  $R$

$\mathcal{F}$  heißt korrekt bezüglich  $\mathcal{C} \iff$  für jedes  $c \in \mathcal{C}$  gilt:  $c \not\subseteq A_{F_s}$

## Beispiel: Vertraulichkeits-Constraints

$$c_0 = \{\text{SSN}\}$$

$$c_1 = \{\text{Name, Geburtstag}\}$$

$$c_2 = \{\text{Name, Plz}\}$$

$$c_3 = \{\text{Name, Krankheit}\}$$

$$c_4 = \{\text{Name, Arzt}\}$$

$$c_5 = \{\text{Geburtstag, Plz, Krankheit}\}$$

$$c_6 = \{\text{Geburtstag, Plz, Arzt}\}$$

Abbildung: Menge  $\mathcal{C}$  von Vertraulichkeits-Constraints für *Patient*

## Beispiel-Fragmentierung, korrekt bezüglich $\mathcal{C}$

$F_o$	<u>tid</u>	SSN	Name	Geburtstag
	1	12345	Hellmann	03.01.1981
	2	98765	Dooley	07.10.1953
	3	24689	McKinley	12.02.1952
	4	13579	Ripley	03.01.1981

$F_s$	<u>tid</u>	Plz	Krankheit	Arzt
	1	94142	Bluthochdruck	White
	2	94141	Fettleibigkeit	Warren
	3	94139	Bluthochdruck	White
	4	94139	Fettleibigkeit	Warren

**Abbildung:** Fragmentierung von *patient* bei partieller lokaler Verwaltung

# Inferenzsicherheit der fragmentierten Speicherung



## Vorgehensweise für Untersuchungen zur Inferenzsicherheit

- ▶ CQE ist als inferenzsicher nachgewiesen
- ▶ Formalisiere Fragmentierung im CQE-Framework
  - ▶ Logisches System wählen
  - ▶ Logik-orientierte Modellierung der (fragmentierten) Relationeninstanz
  - ▶ Logik-orientierte Modellierung der Vertraulichkeits-Politik
- ▶ Formuliere formale Beweise zur Inferenzsicherheit
  - ▶ Annahmen zu potentiellen Angreifern
  - ▶ Annahmen zum Vorwissen von potentiellen Angreifern

## Logisches System des CQE-Framework: Syntax

Syntax des verwendeten logischen Systems ( $\rightarrow$  Sprache  $\mathcal{L}$ )

- ▶ Prädikatenlogik 1. Ordnung mit Gleichheit
  - ▶ Prädikatensymbol  $R$  mit Stelligkeit  $|A_R|$
  - ▶ ausgezeichnetes (binäres) Prädikatensymbol  $=$
  - ▶ unendlich große, feste Domäne  $Dom$   
 $\rightarrow$  Konstantenzeichen des DB-Schemas
  - ▶ unendlich große Variablen-Menge  $Var := \{X_1, X_2, \dots\}$
- ▶ in einer Formel  $R(t_1, \dots, t_{|A_R|})$  ist  $t_i$  Konstante oder Variable
- ▶ nur geschlossene Formeln konstruierbar  
 $\rightarrow$  ausschließlich quantifizierte Variablen ( $\forall, \exists$ )

## Logisches System des CQE-Framework: Semantik

Eine Interpretation  $\mathcal{I}$  für  $\mathcal{L}$  ist eine DB-Interpretation  $\Leftrightarrow$

- ▶ Universum  $\mathcal{U} = \text{Domäne } Dom$
- ▶ für alle  $v \in Dom$  gilt:  $\mathcal{I}(v) = v$
- ▶ für  $R$  gilt:  $\mathcal{I}(R) \subset \underbrace{\mathcal{U} \times \dots \times \mathcal{U}}_{|A_R| \text{ mal}}$  ist endlich groß
- ▶ für  $=$  gilt:  $\mathcal{I}(=) = \{(v, v) \mid v \in \mathcal{U}\}$

$\mathcal{I}$  kann als vollständige Datenbankinstanz aufgefasst werden!

## Sichtweise auf Fragment-Instanz $f_s$

- ▶ Annahme: ursprüngliche DB zwar vollständig
- ▶ Aber:  $A_R$  nicht komplett in  $\langle F_s | A_{F_s} | SC_{F_s} \rangle$  enthalten
- ▶ Sichtweise: Fragment-Instanz  $f_s$  als Teil von  $r$   
→ Werte zu  $A_{F_s}$  bekannt, Werte zu  $A_R \setminus A_{F_s}$  unbekannt

## Noch einmal graphisch verdeutlicht

$R$	$a_1$	$a_2$	$a_3$
	$\mu_1[a_1]$	$\mu_1[a_2]$	$\mu_1[a_3]$
	$\mu_2[a_1]$	$\mu_2[a_2]$	$\mu_2[a_3]$
	$\mu_3[a_1]$	$\mu_3[a_2]$	$\mu_3[a_3]$

$F$	$a_1$	$a_2$
	$\mu_1[a_1]$	$\mu_1[a_2]$
	$\mu_2[a_1]$	$\mu_2[a_2]$
	$\mu_3[a_1]$	$\mu_3[a_2]$

(a) Ursprüngliche Instanz  $r$

(b) Fragment-Instanz  $f$

$R(F)$	$a_1$	$a_2$	$a_3$
	$\mu_1[a_1]$	$\mu_1[a_2]$	?
	$\mu_2[a_1]$	$\mu_2[a_2]$	?
	$\mu_3[a_1]$	$\mu_3[a_2]$	?

(c)  $f$  im Kontext von  $r$

## Modellieren der ursprünglichen Instanz: Positives Wissen

Gegeben sei:

- ▶ ursprüngliche Relationeninstanz  $r$
- ▶ Relationenschema  $\langle R | A_R | \rangle$  mit  $A_R = \{a_1, \dots, a_{|A_R|}\}$

Positives Wissen aus  $r$  in  $\mathcal{L}$ :

$$db_r^+ := \left\{ R(v_1, \dots, v_{|A_R|}) \mid \exists \mu \in r : \bigwedge_{i=1}^{|A_R|} \mu[a_i] = v_i \right\}$$

## Positives Wissen: Beispielhafte Modellierung

<i>Person</i>	<b>Name</b>	<b>Geburtstag</b>	<b>Plz</b>
	Hellmann	03.01.1981	94142
	McKinley	12.02.1952	94139
	Ripley	03.01.1981	94139

$$db_{person}^+ = \{ \textit{Person}(\textit{Hellmann}, 03.01.1981, 94142), \\ \textit{Person}(\textit{McKinley}, 12.02.1952, 94139), \\ \textit{Person}(\textit{Ripley}, 03.01.1981, 94139) \}$$

## Vollständigkeit der Datenbankinstanz

Problem: Ein potentieller Angreifer weiß aber noch mehr

- ▶ Ursprüngliche Instanz  $r$  als vollständig angenommen
- ▶ jede nicht aufgezählte Wertekombination gilt auch nicht in  $r$   
→ Wissen der Form  $\neg R(v_1, \dots, v_{|A_R|})$
- ▶ Problem: Domäne unendlich groß → nicht explizit aufzählbar
- ▶ Rettende Idee: Completeness-Sentence



## Modellieren der ursprünglichen Instanz: Negatives Wissen

Erstmal beispielhaft:

$$\begin{aligned}
 & (\forall X_N)(\forall X_G)(\forall X_P) [ \\
 & (X_N = \text{Hellmann} \wedge X_G = 03.01.1981 \wedge X_P = 94142) \vee \\
 & (X_N = \text{McKinley} \wedge X_G = 12.02.1952 \wedge X_P = 94139) \vee \\
 & (X_N = \text{Ripley} \wedge X_G = 03.01.1981 \wedge X_P = 94139) \vee \\
 & \neg \text{Person}(X_N, X_G, X_P) \quad ]
 \end{aligned}$$

Und jetzt formal als Completeness-Sentence in  $db_r^-$ :

$$(\forall X_1) \dots (\forall X_{|A_R|}) \left[ \bigvee_{\mu \in r} \left( \bigwedge_{j=1}^{|A_R|} (X_j = \mu[a_j]) \right) \vee \neg R(X_1, \dots, X_{|A_R|}) \right]$$

## Logik-orientierte Modellierung von $r$

Damit: Prädikatenlogische Modellierung von  $r$  klar

$$db_r := db_r^+ \cup db_r^-$$

Aber: Potentieller Angreifer kennt nur Fragment  $f_s$

→ Modelliere  $f_s$  in Framework für  $r$

## Neue (kleinere) Beispiel-Instanz

<i>Person</i>	<b>Name</b>	<b>Geburtstag</b>	<b>Plz</b>
	Hellmann	03.01.1981	94142
	McKinley	12.02.1952	94139
	Ripley	03.01.1981	94139

**Abbildung:** Instanz *person* zum Relationen-Schema *Person*

Menge  $\mathcal{C}$  von Vertraulichkeits-Constraints für Schema *Person*

- ▶  $c_0 = \{Name, Geburtstag\}$
- ▶  $c_1 = \{Name, Plz\}$

## Fragmentierung der neuen Beispiel-Instanz

$F_o$	<u>tid</u>	Name	$F_s$	<u>tid</u>	Geburtstag	Plz
	1	Hellmann		1	03.01.1981	94142
	2	McKinley		2	12.02.1952	94139
	3	Ripley		3	03.01.1981	94139

**Abbildung:** Mögliche Fragment-Instanzen  $f_o$  und  $f_s$  zu *person*

## Positives Wissen aus $f_s$ : Grundsätzliche Ideen

Potentieller Angreifer kennt  $\langle F_s | A_{F_s} | SC_{F_s} \rangle$  und  $\langle R | A_R | \quad \rangle$   
→ er weiß: Werte zu  $A_R \setminus A_{F_s}$  werden ihm vorenthalten

Rückschlüsse von  $f_s$  auf  $r$  über positives Wissen

- ▶  $f_s$  entspricht (bis auf tid) Projektion von  $r$  auf  $A_{F_s}$
- ▶ Also: für  $\mu \in f_s$  existiert (genau) ein  $\nu \in r$  mit  $\nu \upharpoonright A_{F_s} = \mu \upharpoonright A_{F_s}$

## Modellieren der Fragment-Instanz $f_s$ : Positives Wissen

Angreifer kennt Werte für  $A_{F_s} = \{a_{i_1}, \dots, a_{i_k}\} \subseteq \{a_1, \dots, a_{|A_R|}\}$

Bilde Index-Mengen für (un)bekannte Attribut-Werte

▶  $\text{Ind}_{F_s}^+ = \{i_1, \dots, i_k\}$

▶  $\text{Ind}_{F_s}^- = \{1, \dots, |A_R|\} \setminus \{i_1, \dots, i_k\} = \{i_{k+1}, \dots, i_{|A_R|}\}$

Konstruktion von  $db_{f_s}^+$ :

▶  $\forall \mu \in f_s$ : füge  $(\exists X_{i_{k+1}}) \dots (\exists X_{i_{|A_R|}}) R(t_1, \dots, t_{|A_R|})$  hinzu

▶ Dabei gilt für  $j \in \{1, \dots, |A_R|\}$ :

▶ falls  $j \in \text{Ind}_{F_s}^+$ :  $t_j = \mu[a_j]$

▶ falls  $j \in \text{Ind}_{F_s}^-$ :  $t_j = X_j$

## Positives Wissen: Beispielhafte Modellierung

$F_s$	<u>tid</u>	Geburtstag	Plz
	1	03.01.1981	94142
	2	12.02.1952	94139
	3	03.01.1981	94139

$$db_{f_s}^+ = \{ (\exists X_N) \textit{Person}( X_N, 03.01.1981, 94142 ), (\exists X_N) \textit{Person}( X_N, 12.02.1952, 94139 ), (\exists X_N) \textit{Person}( X_N, 03.01.1981, 94139 ) \}$$

## Altbekanntes Problem: negatives Wissen

Problem: User weiß noch mehr

- ▶ Datenbankinstanz als vollständig angenommen
- ▶ für  $\mu \notin f_s$ : **kein** Tupel  $\nu$  mit  $\nu \upharpoonright A_{F_s} = \mu$  in  $r$   
→ Wissen der Form  $(\forall X_{i_{k+1}}) \dots (\forall X_{i_{|A_R|}}) \neg R(t_1, \dots, t_{|A_R|})$
- ▶ altes Problem: unendliche große Domäne  $Dom$
- ▶ alter Bekannter: Completeness-Sentence



## Modellieren der Fragment-Instanz $f_s$ : Negatives Wissen

Zur Erinnerung:

- ▶  $\text{Ind}_{F_s}^+ = \{i_1, \dots, i_k\}$
- ▶  $\text{Ind}_{F_s}^- = \{1, \dots, |A_R|\} \setminus \{i_1, \dots, i_k\} = \{i_{k+1}, \dots, i_{|A_R|}\}$

Modifizierter Completeness-Sentence für  $db_{f_s}^-$ :

$$(\forall X_1) \dots (\forall X_{|A_R|}) \left[ \bigvee_{\mu \in f_s} \left( \bigwedge_{j \in \text{Ind}_{F_s}^+} (X_j = \mu[a_j]) \right) \vee \neg R(X_1, \dots, X_{|A_R|}) \right]$$

## Negatives Wissen: Beispielhafte Modellierung

$F_s$	<u>tid</u>	Geburtstag	Plz
	1	03.01.1981	94142
	2	12.02.1952	94139
	3	03.01.1981	94139

$$\begin{aligned}
 & (\forall X_N)(\forall X_G)(\forall X_P) [ \\
 & (X_G = 03.01.1981 \wedge X_P = 94142) \vee \\
 & (X_G = 12.02.1952 \wedge X_P = 94139) \vee \\
 & (X_G = 03.01.1981 \wedge X_P = 94139) \vee \\
 & \neg Person(X_N, X_G, X_P) \\
 & ]
 \end{aligned}$$

## Wahl des Typs der Vertraulichkeits-Politik

### Vertraulichkeits-Politik als Potential Secrets modellieren

- ▶ Annahme zum Ziel von Vertraulichkeits-Constraints: **existierende** Werte bzw. Assoziationen schützen
- ▶ modellieren als Potential Secrets  $pot\_sec(\mathcal{C})$ 
  - ▶ falls  $\Psi_i$  wahr in DB: Benutzer darf dies *nicht* erfahren
  - ▶ sonst: Benutzer darf dies erfahren
- ▶ Annahme: Potentielle Angreifer kennen  $\mathcal{C}$  bzw.  $pot\_sec(\mathcal{C})$

## Überlegungen zur Modellierung der Vertraulichkeits-Politik

Grundsätzliche Idee:

- ▶ Betrachte Constraint  $c_i = \{a_{i_1}, \dots, a_{i_k}\}$
- ▶ alle Kombinationen zugehöriger Werte schützen
- ▶ alle Kombinationen als Potential Secrets definieren
- ▶ leider unendlich viele wegen  $|Dom| = \infty$
- ▶ benutze **freie** Variablen  $X_{i_1}, \dots, X_{i_k}$  für  $a_{i_1}, \dots, a_{i_k}$   
→ endlich große Repräsentation

## Logik-orientierte Modellierung der Vertraulichkeits-Politik

Betrachte Vertraulichkeits-Constraint  $c_i = \{a_{i_1}, \dots, a_{i_k}\}$  aus  $\mathcal{C}$

▶  $\text{Ind}_{c_i}^+ = \{i_1, \dots, i_k\}$

▶  $\text{Ind}_{c_i}^- = \{1, \dots, |A_R|\} \setminus \{i_1, \dots, i_k\} = \{i_{k+1}, \dots, i_{|A_R|}\}$

Konstruktion von  $\text{pot\_sec}(\mathcal{C})$

- ▶  $\forall c_i \in \mathcal{C}$ : konstruiere

$$\Psi_i(\mathbf{X}_i) = (\exists X_{i_{k+1}}) \dots (\exists X_{i_{|A_R|}}) R(X_1, \dots, X_{|A_R|})$$

- ▶ Dabei gilt für  $j \in \{1, \dots, |A_R|\}$ :
- ▶ falls  $j \in \text{Ind}_{c_i}^+$ :  $X_j$  ist freie Variable
  - ▶ falls  $j \in \text{Ind}_{c_i}^-$ :  $X_j$  ist gebundene Variable
- ▶  $\mathbf{X}_i = (X_{i_1}, \dots, X_{i_k})$  ist Vektor der freien Variablen

## Expansion der Vertraulichkeits-Politik

Gegeben:  $\Psi_i(\mathbf{X}_i)$  mit  $\mathbf{X}_i = (X_{i_1}, \dots, X_{i_k})$

Konstruiere  $\text{ex}(\Psi_i(\mathbf{X}_i))$ :

- ▶ bilde jede Konstantenkombination  $\mathbf{v}_i = (v_{i_1}, \dots, v_{i_k})$
- ▶ bilde Formel  $\Psi_i(\mathbf{v}_i) \in \text{ex}(\Psi_i(\mathbf{X}_i))$

Expansion für  $\text{pot\_sec}(\mathcal{C})$ :

$$\text{ex}(\text{pot\_sec}(\mathcal{C})) := \bigcup_{\Psi(\mathbf{X}) \in \text{pot\_sec}(\mathcal{C})} \text{ex}(\Psi(\mathbf{X}))$$

## Vernachlässigtes Vorwissen

Jetzt bekannt: Modellierung der Sichtweise eines potentiellen Angreifers auf eine fragmentierte DB-Instanz

Aber: Potentielle Angreifer können auch Vorwissen haben  
→ Vorwissen + DB-Wissen  $\rightsquigarrow$  Inferenzen?

In CQE: Vorwissen explizit durch  $prior \subset \mathcal{L}$  modelliert

## Bisherige Resultate

Resultate zur Inferenzsicherheit laut Diplomarbeit:

- ▶ **inferenzsicher**, wenn  $prior = \emptyset$
- ▶ **nicht inferenzsicher**, wenn Vorwissen „beliebig“,  
**aber:**  $\forall \Psi(\mathbf{v}) \in \text{ex}(pot\_sec(C)) : prior \not\equiv_{DB} \Psi(\mathbf{v})$
- ▶ **inferenzsicher** unter eingeschränkten Funktionalen Abh. (FDs)

Ziel: „Spielraum“ für Vorwissen erweitern!

Neues Resultat: Inferenzsicherheit unter **allgemeinen** FDs



## Prädikatenlogische Modellierung von FDs

Betrachte: Relationenschema  $\langle R | A_R | SC_R \rangle$  mit  $SC_R = \Sigma$

$$\text{FD} \in \Sigma: \underbrace{\{a_{e_1}, \dots, a_{e_\ell}\}}_{\subseteq A_R} \rightarrow \underbrace{\{a_e\}}_{\in A_R}$$

In  $\text{prior}_\Sigma$ :

$$\begin{aligned}
 (\forall X_1) \dots (\forall X_{|A_R|}) (\forall Y_1) \dots (\forall Y_{|A_R|}) [ & (R(X_1, \dots, X_{|A_R|}) \wedge \\
 & R(Y_1, \dots, Y_{|A_R|}) \wedge \\
 & X_{e_1} = Y_{e_1} \wedge \dots \wedge X_{e_\ell} = Y_{e_\ell}) \\
 & \Rightarrow X_e = Y_e ]
 \end{aligned}$$

## Inferenzsicherheit unter FDs

Gegeben sei:

- ▶ ursprüngliche Instanz  $r$  zu
- ▶ Schema  $\langle R|A_R|SC_R \rangle$  mit  $A_R = \{a_1, \dots, a_{|A_R|}\}$
- ▶ Menge  $\mathcal{C}$  von Vertraulichkeits-Constraints zu  $\langle R|A_R|SC_R \rangle$
- ▶  $\mathcal{F} = \{\langle F_o|A_{F_o}|SC_{F_o} \rangle, \langle F_s|A_{F_s}|SC_{F_s} \rangle\}$ , korrekt bzgl.  $\mathcal{C}$
- ▶  $f_o$  und  $f_s$  Fragment-Instanzen zu  $\mathcal{F}$  bzgl.  $r$
- ▶  $db_{f_s} := db_{f_s}^+ \cup db_{f_s}^-$  zu  $f_s$  als Sichtweise eines Angreifers
- ▶  $pot\_sec(\mathcal{C})$  als Vertraulichkeits-Politik
- ▶  $prior_\Sigma$  zu  $SC_R = \Sigma$  als Vorwissen eines Angreifers

Zu zeigen:  $\forall \Psi(\mathbf{v}) \in \text{ex}(pot\_sec(\mathcal{C})) : prior_\Sigma \cup db_{f_s} \not\models_{DB} \Psi(\mathbf{v})$

## Beweisskizze

Zu zeigen:  $\forall \Psi(\mathbf{v}) \in \text{ex}(\text{pot\_sec}(\mathcal{C})) : \text{prior}_\Sigma \cup \text{db}_{f_s} \not\models_{DB} \Psi(\mathbf{v})$

Ablauf des Beweises:

1. Wähle  $\tilde{\Psi}(\mathbf{v}) \in \text{ex}(\text{pot\_sec}(\mathcal{C}))$  beliebig
2. Zeige: es existiert ein  $\mathcal{I}^*$  mit
  - ▶  $\mathcal{I}^* \models_M \text{prior}_\Sigma$
  - ▶  $\mathcal{I}^* \models_M \text{db}_{f_s}$
  - ▶  $\mathcal{I}^* \not\models_M \tilde{\Psi}(\mathbf{v})$

Im Folgenden: für  $j \in \{1, \dots, |A_R|\}$  gilt  $j \in \text{Ind}_{F_s}^+ \Leftrightarrow$   
 Term  $t_j$  ist Konstante in beliebigem  $\Phi \in \text{db}_{f_s}^+$

## Semantischer Korrektheitsbeweis (1)

Über Formeln aus  $db_{f_s}^+$ :

- ▶ betrachte  $\tilde{\Psi}(\mathbf{v}) \in \text{ex}(\text{pot\_sec}(\mathcal{C}))$  mit  $\mathbf{v} = (v_{i_1}, \dots, v_{i_p})$
- ▶ es gilt:  $\tilde{\Psi}(\mathbf{X}) \in \text{pot\_sec}(\mathcal{C})$  mit  $\mathbf{X} = (X_{i_1}, \dots, X_{i_p})$
- ▶ weiter:  $c = \{a_{i_1}, \dots, a_{i_p}\} \in \mathcal{C}$
- ▶ Fragmentierung  $\mathcal{F}$  ist korrekt bzgl.  $\mathcal{C}$ 
  - ▶ also:  $c = \{a_{i_1}, \dots, a_{i_p}\} \not\subseteq A_{F_s}$
  - ▶ demnach:  $\exists m \in \{i_1, \dots, i_p\} : a_m \notin A_{F_s}$
- ▶ folglich: für alle Formeln aus  $db_{f_s}^+$  gilt

$$\dots (\exists X_m) \dots R(t_1, \dots, t_{|A_{R|}}) \quad \text{mit} \quad t_m := X_m$$

- ▶ insbesondere:  $m \notin \text{Ind}_{F_s}^+$

## Semantischer Korrektheitsbeweis (2)

Ziel des Beweises: DB-Interpretation  $\mathcal{I}^*$

Hilfsweise: Konstruiere DB-Interpretation  $\mathcal{I}_r$  mit  $\mathcal{I}_r \models_M db_r$

- ▶ für alle  $R(u_1, \dots, u_{|A_R|}) \in db_r^+$ :  $(u_1, \dots, u_{|A_R|}) \in \mathcal{I}_r(R)$
- ▶ keine weiteren Tupel in  $\mathcal{I}_r(R)$

Eigenschaften von  $\mathcal{I}_r$ :

- ▶ offensichtlich:  $\mathcal{I}_r \models_M db_r^+$
- ▶ offensichtlich:  $\mathcal{I}_r \models_M db_r^-$
- ▶  $\mathcal{I}_r \models_M \text{prior}_\Sigma$ , weil  $r$  alle FDs aus  $\Sigma$  beachtet

## Semantischer Korrektheitsbeweis (3)

Idee: konstruiere gewünschtes  $\mathcal{I}^*$  aus  $\mathcal{I}_r$

- ▶ für alle  $(u_1, \dots, u_m, \dots, u_{|A_R|}) \in \mathcal{I}_r(R)$ :  
füge  $(u_1, \dots, \varphi_m(u_m), \dots, u_{|A_R|})$  in  $\mathcal{I}^*(R)$  ein
- ▶ keine weiteren Tupel in  $\mathcal{I}^*(R)$

$\varphi_m : \mathcal{U}_m \rightarrow \mathcal{U} \setminus \{v_m\}$  ist **injektive** Funktion, wobei

- ▶ für alle  $(u_1, \dots, u_m, \dots, u_{|A_R|}) \in \mathcal{I}_r(R)$ :  $u_m \in \mathcal{U}_m$
- ▶  $\mathcal{U}$  ist (unendlich großes) Universum von  $\mathcal{I}^*$
- ▶  $v_m$  ist aus  $\mathbf{v} = (v_{i_1}, \dots, v_{i_p})$

$\varphi_m$  kann stets konstruiert werden, weil  $||(\mathcal{U} \setminus \{v_m\})|| > ||\mathcal{U}_m||$

## Semantischer Korrektheitsbeweis (4)

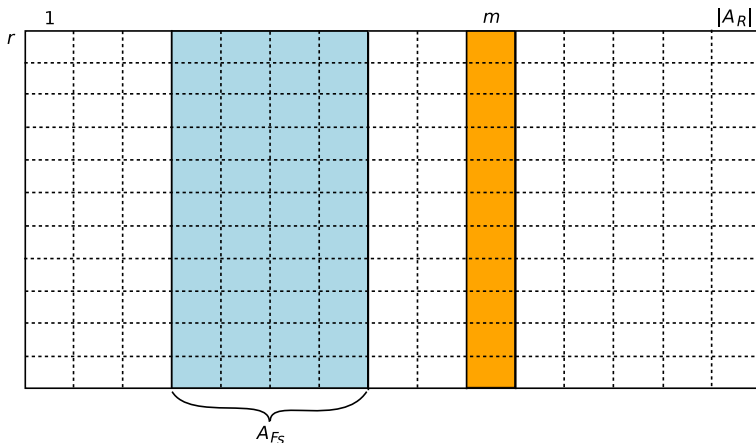
Ziel: für  $\tilde{\Psi}(\mathbf{v}) \in \text{ex}(\text{pot\_sec}(\mathcal{C}))$  gilt  $\text{prior}_\Sigma \cup \text{db}_{f_s} \not\models_{DB} \tilde{\Psi}(\mathbf{v})$

Zwischenstand:  $\mathcal{I}^*$  konstruiert

Noch zu zeigen:  $\mathcal{I}^*$  erfüllt die gewünschten Eigenschaften

- ▶  $\mathcal{I}^* \models_M \text{db}_{f_s}$
- ▶  $\mathcal{I}^* \models_M \text{prior}_\Sigma$
- ▶  $\mathcal{I}^* \not\models_M \tilde{\Psi}(\mathbf{v})$

## Semantischer Korrektheitsbeweis (5)



Es gilt:  $\mathcal{I}^* \models_M db_{f_s}$  wegen  $\mathcal{I}_r \models_M db_r$  und  $m \notin \text{Ind}_{F_s}^+$



## Semantischer Korrektheitsbeweis (6)

Noch zu zeigen:  $\mathcal{I}^* \models_M \text{prior}_\Sigma$

Formel aus  $\text{prior}_\Sigma$ :

$$(\forall X_1) \dots (\forall X_{|A_R|}) (\forall Y_1) \dots (\forall Y_{|A_R|}) [
 \begin{array}{l}
 R(X_1, \dots, X_{|A_R|}) \wedge \\
 R(Y_1, \dots, Y_{|A_R|}) \wedge \\
 X_{e_1} = Y_{e_1} \wedge \dots \wedge X_{e_\ell} = Y_{e_\ell} \\
 \Rightarrow X_e = Y_e
 \end{array}
 ]$$

Auffällig: nur spaltenweise Gleichheiten entscheidend!  
(spaltenweise, weil „getypte“ Formeln in  $\text{prior}_\Sigma$ )

Diese Gleichheiten aus  $\mathcal{I}_r$  müssen in  $\mathcal{I}^*$  **genau** erhalten bleiben  
→ auch keine „neuen“ Gleichheiten

## Semantischer Korrektheitsbeweis (7)

Betrachte aus  $\mathcal{I}_r(R)$ :

$(u_1, \dots, u_m, \dots, u_{|A_R|})$  und  $(w_1, \dots, w_m, \dots, w_{|A_R|})$

Dafür in  $\mathcal{I}^*(R)$ :

$(u_1, \dots, \varphi_m(u_m), \dots, u_{|A_R|})$  und  $(w_1, \dots, \varphi_m(w_m), \dots, w_{|A_R|})$

Bleiben **alle** Gleichheiten **spaltenweise** erhalten?

- ▶ für  $j \in \{1, \dots, |A_R|\} \setminus \{m\}$ : offensichtlich ja
- ▶ für Index  $m$ :
  - ▶ für  $u_m = w_m$  gilt:  $\varphi_m(u_m) = \varphi_m(w_m)$  (weil Funktion)
  - ▶ für  $u_m \neq w_m$  gilt:  $\varphi_m(u_m) \neq \varphi_m(w_m)$  (wegen Injektivität)

## Semantischer Korrektheitsbeweis (8)

Es bleibt noch zu zeigen:  $\mathcal{I}^* \not\models_M \tilde{\Psi}(\mathbf{v})$  mit  $\mathbf{v} = (v_{i_1}, \dots, v_{i_p})$

$\mathcal{I}^* \models_M \tilde{\Psi}(\mathbf{v}) \Leftrightarrow$

- ▶ es existiert ein  $(u_1, \dots, u_m, \dots, u_{|A_R|}) \in \mathcal{I}^*(R)$ , in dem
- ▶ für **alle**  $j \in \{i_1, \dots, i_p\} : u_j = v_j$

Das gilt aber nicht, weil

- ▶ für  $(u_1, \dots, u_m, \dots, u_{|A_R|}) \in \mathcal{I}^*(R)$  gilt:  $\varphi_m(\cdot) = u_m$
- ▶  $\varphi_m : \mathcal{U}_m \rightarrow \mathcal{U} \setminus \{v_m\}$
- ▶  $m \in \{i_1, \dots, i_p\}$

q.e.d.

Das war es...

Vielen Dank für eure Aufmerksamkeit!