Vorlesung Methodische Grundlagen des Software-Engineering im Sommersemester 2014

Prof. Dr. Jan Jürjens

TU Dortmund, Fakultät Informatik, Lehrstuhl XIV

Teil 2.3: Datenbeschaffung

v. 18.05.2014





2.3 Datenbeschaffung

[mit freundlicher Genehmigung basierend auf einem englischen Foliensatz von Prof. Dr. Wil van der Aalst (TU Eindhoven)]

Literatur:

[vdA11] Wil van der Aalst: **Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes**, Springer-Verlag. 2011. Unibibliothek (6 Exemplare): http://www.ub.tu-dortmund.de/katalog/titel/1332248 (Bei Engpässen kann eine **Kopiervorlage** der relevanten Ausschnitte zur Verfügung gestellt werden.)

Kapitel 4



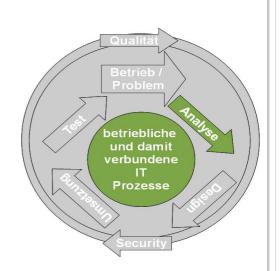


Einordnung 2.3: Datenbeschaffung





- Geschäftsprozessmodellierung
- Process-Mining
 - Einführung: Process-Mining
 - Petrinetze
 - Data-Mining
 - Datenbeschaffung
 - Prozessextraktion
 - Konformanzanalyse
 - Mining: Zusätzliche Perspektiven
 - Betriebsunterstützung
 - Werkzeugunterstützung
 - Analysiere "Lasagne Prozesse"
 - Analysiere "Spaghetti Prozesse"
 - Kartographie und Navigation
 - Epilog
- Modellbasierte Entwicklung sicherer Software





3
fakultät für
informatik

Einleitung Datenbeschaffung



- Letzter Abschnitt: Datenbasierte Modellanalyse.
- Dieser Abschnitt: "Datenbeschaffung":
 - Heterogene Datenquellen
 - Event-Logs

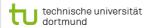




Überblick Datenbeschaffung



- · Von heterogenen Datenquellen zu Process-Mining
- Datenspeicherformat XES
- Herausforderungen beim Extrahieren des Event-Logs

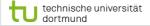


5 fakultät für informatik

Ziel des Process-Minings



- Was geschah in der Vergangenheit?
- · Warum ist es passiert?
- Was wird vermutlich in der Zukunft geschehen ?
- Wann und warum weichen Unternehmen und Leute voneinander ab?
- Wie kann ein Prozess besser kontrolliert werden ?
- Wie kann ein Prozess neu entworfen werden, sodass die Performanz gesteigert wird ?



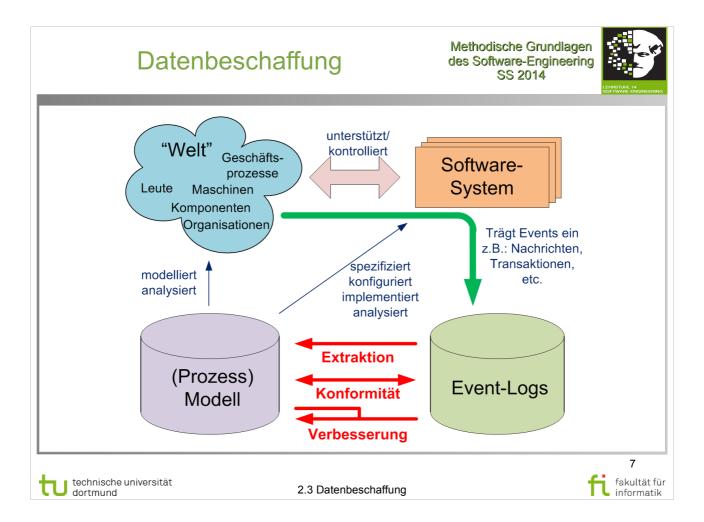
2.3 Datenbeschaffung



Literatur:

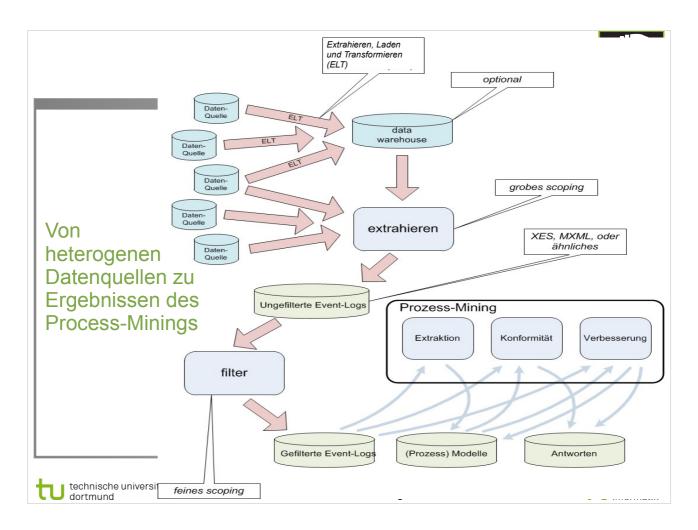
Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

• Kap. 4.1: S. 95



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

• Kap. 1.3: S. 9 Fig. 1.4



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

• Kap. 4.1: S. 96 Fig. 4.1

Beispiel Log



| Prozess enthält Fälle | case id | event id | properties | | | | |
|---|---------|--|--|--|---------------------------------------|---------------------------------|--|
| (cases). | | | timestamp | activity | resource | cost | |
| Fall besteht aus Events, jeden Event genau einem | 1 | 35654423 35654424 35654425 35654426 | 30-12-2010:11.02 31-12-2010:10.06 05-01-2011:15.12 06-01-2011:11.18 | register request examine thoroughly check ticket decide | Pete Sue Mike Sara | 50 400 100 200 | |
| Fall zuordnen. | | 35654427 35654483 | 07-01-2011:14.24 30-12-2010:11.32 | reject request | Pete Mike | 200 50 | |
| Events innerhalb eines Falles: geordnet. | 2 | 35654485 35654487 35654488 35654489 | 30-12-2010:12.12 30-12-2010:14.16 05-01-2011:11.22 08-01-2011:12.05 | check ticket examine casually decide pay compensation | Mike Pete Sara Ellen | 100 400 200 200 | |
| Events können Attribute haben. | 3 | 35654521 35654522 35654524 35654525 | 30-12-2010:14.32 30-12-2010:15.06 30-12-2010:16.34 06-01-2011:09.18 | register request examine casually check ticket decide | Pete Mike Ellen Sara | 50 400 100 200 | |
| Beispiele typischer Attributnamen: activity, time, costs und resource. | | 35654526 35654527 35654530 35654531 35654533 | 06-01-2011:12.18 06-01-2011:13.06 08-01-2011:11.43 09-01-2011:09.55 15-01-2011:10.45 | reinitiate request examine thoroughly check ticket decide pay compensation | Sara Sean Pete Sara Ellen | 200 400 100 200 200 | |

35654641 06-01-2011:15.02

35654643 07-01-2011:12.06

35654645 09-01-2011:12.02

35654647 12-01-2011:15.44

35654644 08-01-2011:14.43 examine thoroughly

register request

check ticket

decide

reject request

Mike

Sean

Sara

Ellen

100

400

200

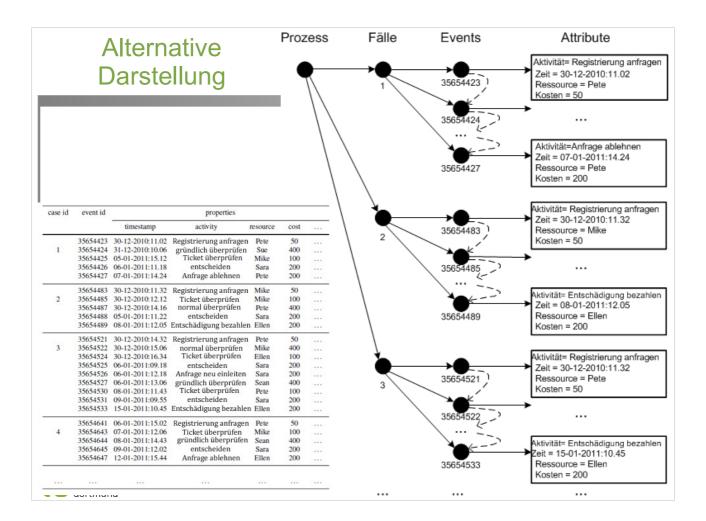
200



Literatur:

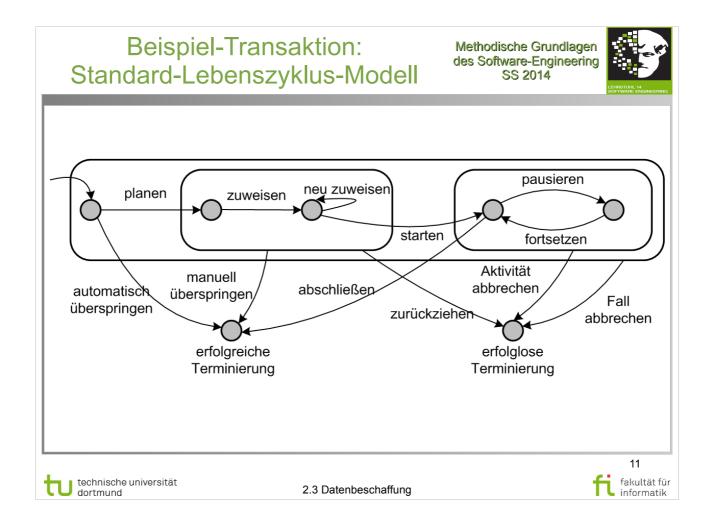
Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

Kap. 4.2: S. 99 Tabelle 4.1



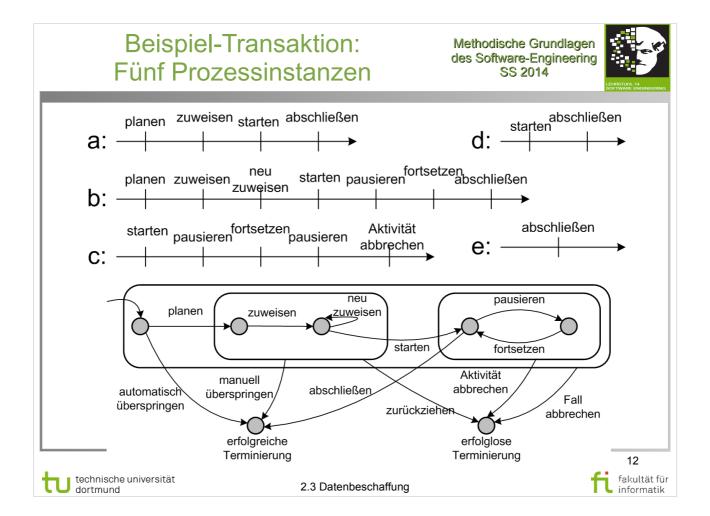
Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

Kap. 4.2: S. 99 Tabelle 4.1, S. 100 Fig. 4.2



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

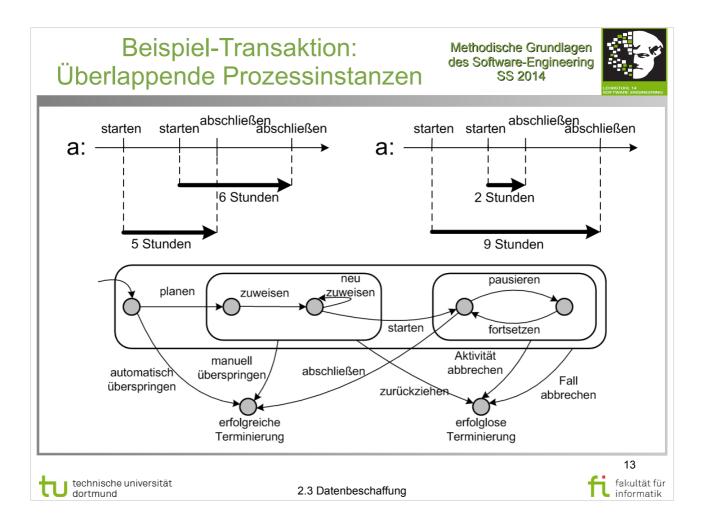
• Kap. 4.2: S.101 Fig. 4.3



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

Obige Abbildung: Kap. 4.2: S. 102 Fig. 4.4

• Untere Abbildung: Kap. 4.2: S. 101 Fig. 4.3



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business **Processes**

Obige Abbildung: Kap. 4.2: S. 102 Fig. 4.5
Untere Abbildung: Kap. 4.2: S. 101 Fig. 4.3

Überblick Datenbeschaffung



- Von heterogenen Datenquellen zu Process-Mining
- Datenspeicherformat XES
- Herausforderungen beim Extrahieren des Event-Logs

technische universität dortmund

fakultät für informatik

XES (eXtensible Event Stream)



- Standard-Datenspeicherformat für Event-Logs.
- Siehe www.xes-standard.org.
- Von IEEE Arbeitsgruppe f
 ür Process-Mining
 übernommen.
- Vorgänger: MXML und SA-MXML.
- Von Tools wie ProM (ab Version 6), Nitro, XESame und OpenXES unterstützt.
- ProMimport unterstützt MXML.

technische universität dortmund

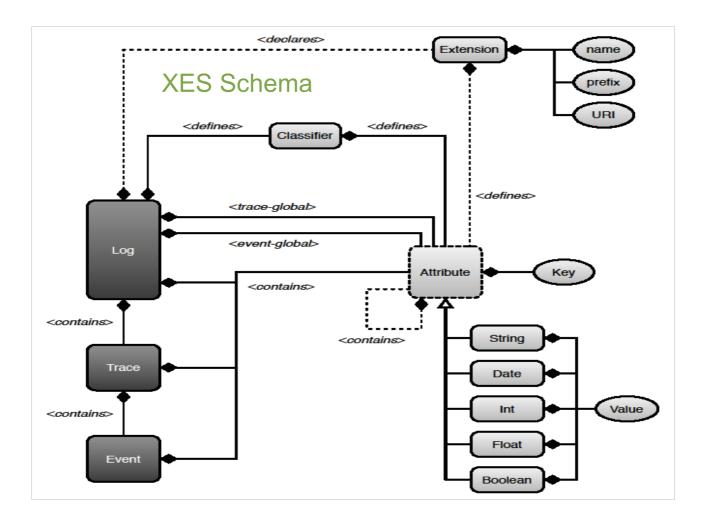
2.3 Datenbeschaffung



Literatur:

Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

 Kap. 4.3: S. 107 letzter Abschnitt – S. 108 2. Abschnitt



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

• Kap. 4.3: S. 109 Fig. 4.7

Event-Log besteht aus:

- Traces (Prozessinstanzen)
 - Events

Standarderweiterungen:

- concept (zur Namensgebung)
- lifecycle (für Transaktionseigenschaften)
- org (unternehmerische Perspektive)
- time (Zeitstempel)
- semantic (Referenzen zu Ontologie)



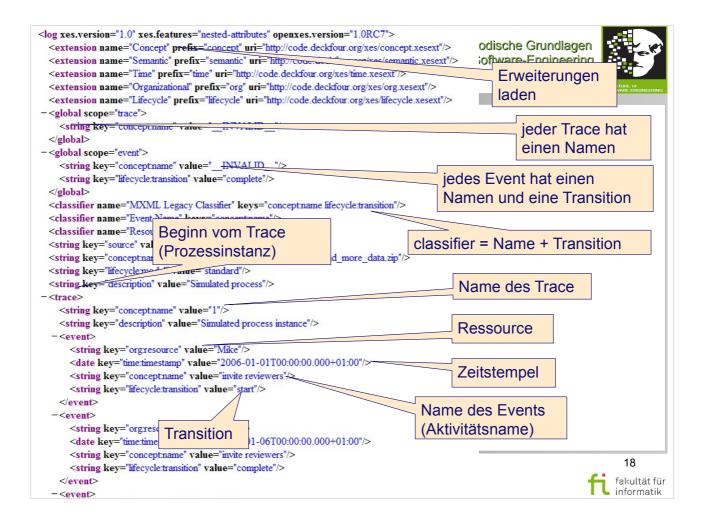
2.3 Datenbeschaffung



Literatur:

Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

Kap. 4.3: S. 110 unterer Abschnitt & S. 112 1.
 Abschnitt



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

• Kap. 4.3: S. 110-111 Fig. 4.8

Überblick Datenbeschaffung



- Von heterogenen Datenquellen zu Process-Mining
- Datenspeicherformat XES
- Herausforderungen beim Extrahieren des Event-Logs

technische universität dortmund

19 fakultät für informatik

Herausforderungen beim Extrahieren des Event-Logs



- Korrelation: Events in Event-Log: nach Fällen gruppiert.
 - Nicht trivial: setzt Korrelation der Events untereinander voraus.
- Zeitstempel: Events pro Fall ordnen.
 - Probleme: nur Datum, unterschiedliche Uhren, verzögertes Loggen.
- Snapshots: Fälle ggf. über Dauer der Aufnahme hinweg aktiv.
 Z.B.: Fall vor Beginn des Event-Logs gestartet.
- Scoping: Welche Tabellen berücksichtigen ?
- Granularität: Events in Event-Log: andere Granularität als für Endnutzer relevante Aktivitäten.

technische universität dortmund

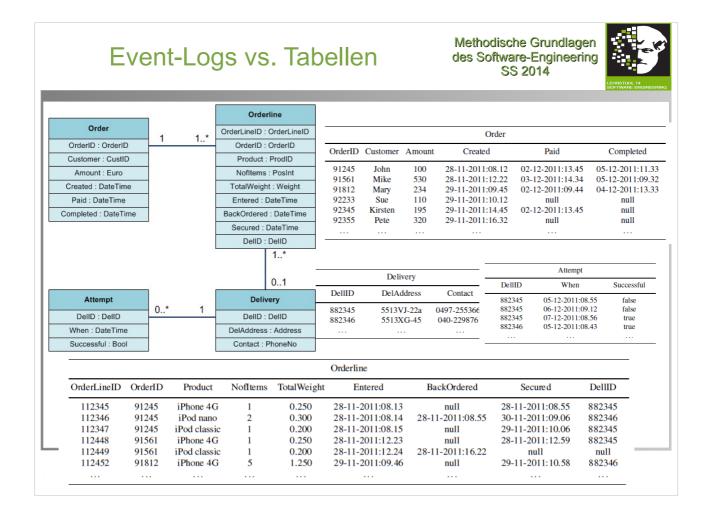
2.3 Datenbeschaffung



Literatur:

Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

• Kap. 4.3: S.113-114



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

Kap. 4.4: S. 115-117, Fig. 4.9, Tabelle 4.2, 4.3, 4.4, 4.5

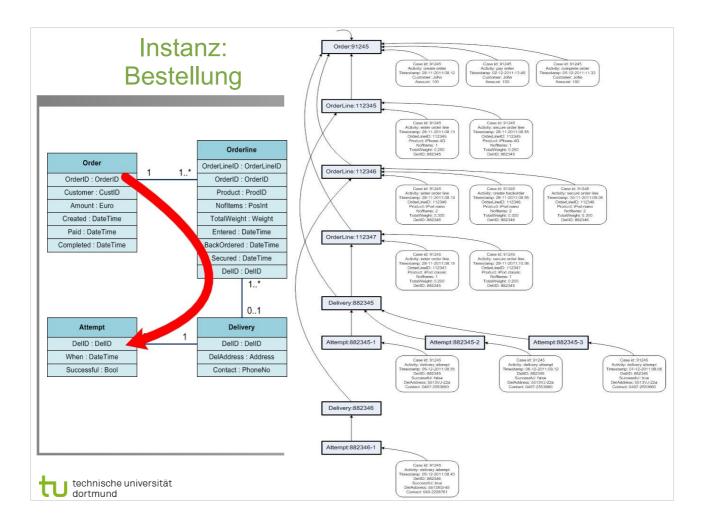
Event-Log erstellen



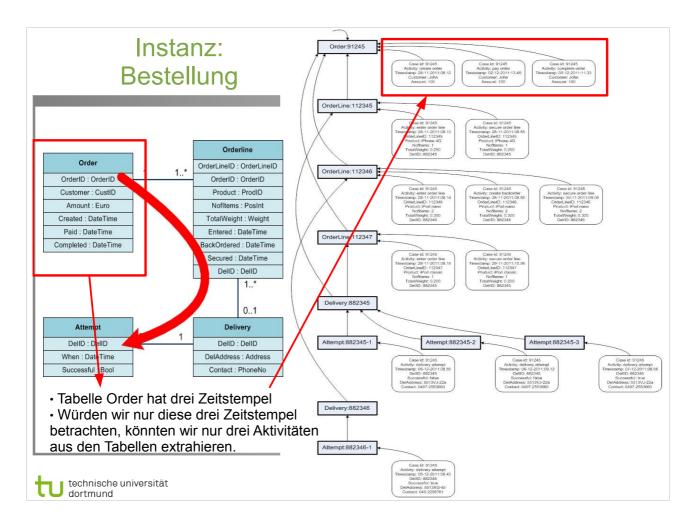
- Problem: Wir möchten aus den vorher gezeigten Tabellen ein Event-Log erstellen.
- d.h. wir möchten aus den vier Tabellen (Order, Orderline, Delivery, Attempt) eine "CaselD" Tabelle ableiten.
- diese "CaseID" Tabelle sollte dann Zeitstempel beinhalten, die dann auch als Events bzw. Aktivitäten in Prozess Diagrammen modelliert werden können
- · vier Arten von Fällen möglich: Order, Orderline, Delivery, Attempt
- wir betrachten hier als Beispiel die Bestellung (Order), d.h. wir können an diesem Event-Log sehen, welche Events mit einer Bestellung in Verbindung stehen.



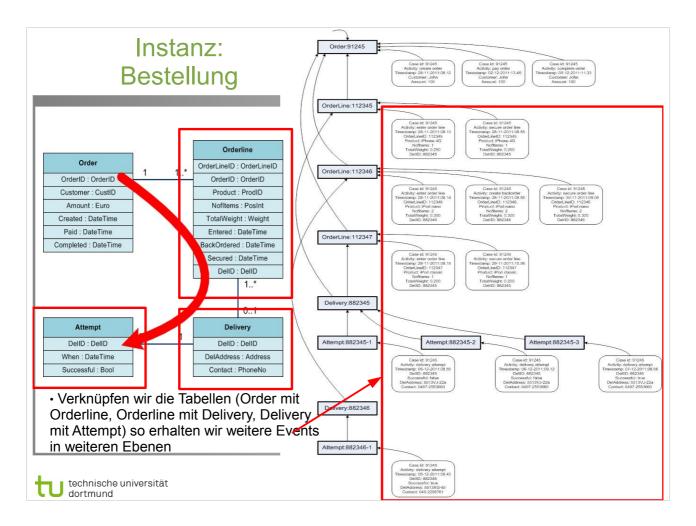




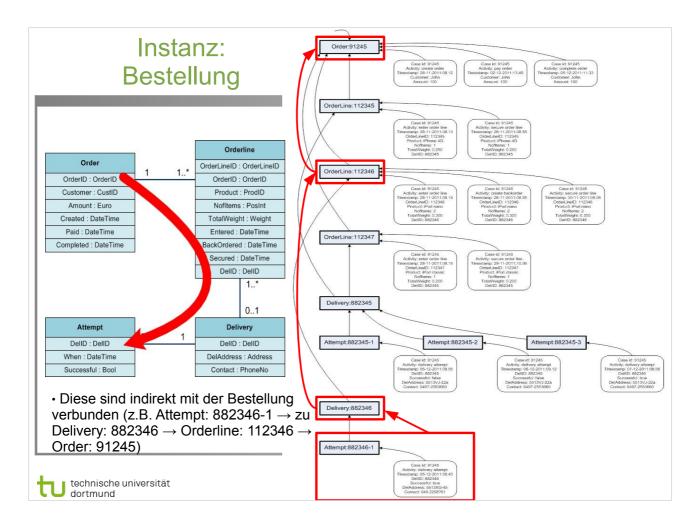
Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes



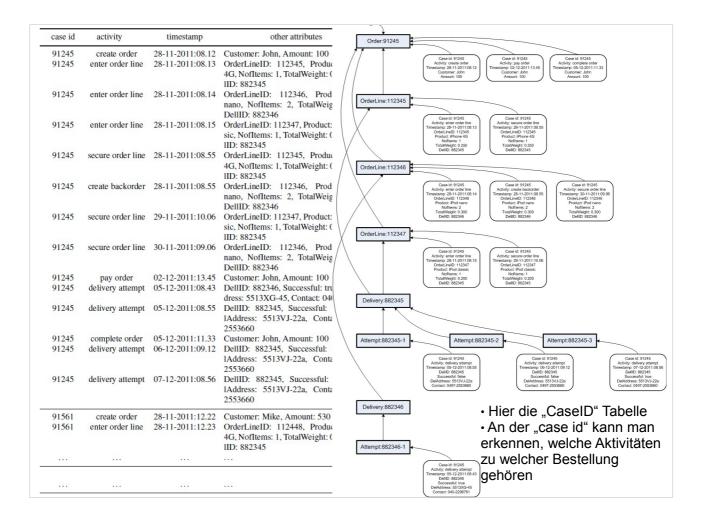
Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

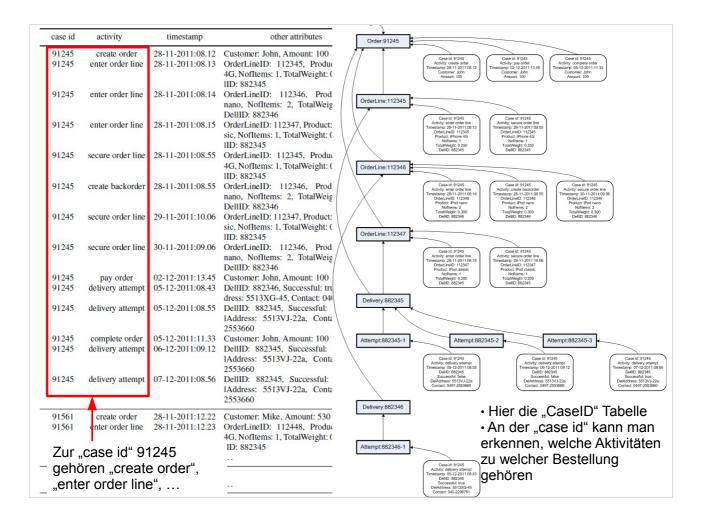


Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

Kap. 4.4: S.119 Fig. 4.10, S.120 Tabelle 4.6



Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

Kap. 4.4: S.119 Fig. 4.10, S.120 Tabelle 4.6

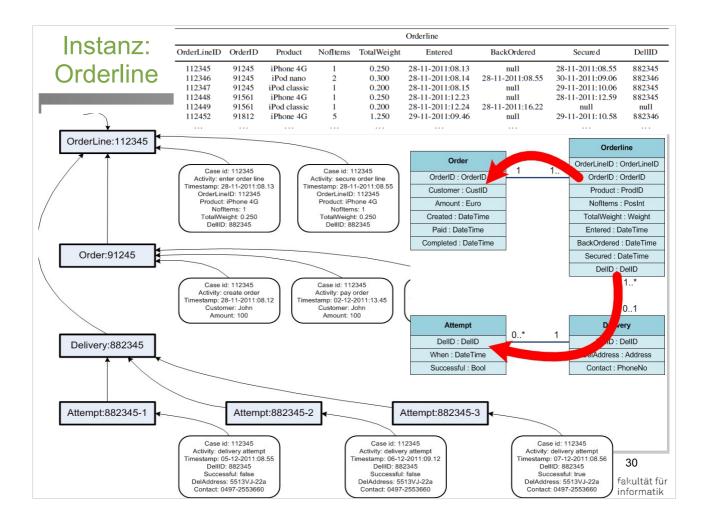
Event-Log erstellen



- Alternativ hätte man auch ein Event-Log erstellen können, das sich an der "Orderline" orientiert
- Der Datensatz ist derselbe, nur wird er anders dargestellt.
- d.h. es gibt mehrere "Views" auf den selben Datensatz, ausgehend davon auf welche Tabelle man den Fokus setzt.







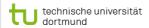
Wil van der Aalst: Process Mining: Discovery, Conformance and Enhancement of Business Processes

• Kap. 4.4: S.121 Fig. 4.11, S.15 Fig. 4.9

Event-Logs extrahieren



- Nicht nur syntaktisches Problem.
- · Verschiedene Blickwinkel möglich.
- · Wichtig:
 - Richtigen Instanzbegriff auswählen.
 - Events ordnen.
 - Events auswählen.



31 fakultät für informatik

Zusammenfassung



In diesem Abschnitt:

· Von hetereogenen Datenquellen zu Process-Mining.

2.3 Datenbeschaffung

- Event Logs, verschiedene Ansichten.
- · Überlappende Instanzen.
- Attribute.
- · Datenspeicherformat XES.
- Herausforderungen beim Extrahieren.
- Event-Logs vs. Tabellen und Instanzen.

Im nächsten Abschnitt:

Prozessextraktion (α-Algorithmus).

technische universität dortmund

32 fakultät für informatik