

Cleaning von Zeitreihen

Von der Anomalieerkennung zur Anomalienreparatur

Jose Rodriguez Parra Flores
Klaus-Johan Ziegert

16. September 2019



Gliederung

- 1 Einführung
- 2 Grundlagen
- 3 Iterative Minimum Repairing
- 4 Evaluierung
- 5 Schluss

Einführung

- 1 Einführung
 - Motivation
 - Zielsetzung

2 Grundlagen

3 Iterative Minimum Repairing

4 Evaluierung

5 Schluss

Motivation

Messgeräte liefern unzuverlässige Daten

- GPS Tracker sind nahe von Gebäuden unzuverlässig
- Sensoren sind empfindlich gegenüber äußere Einflüsse
 - Z.B. starker Fall der Temperaturen bei einem Windzug

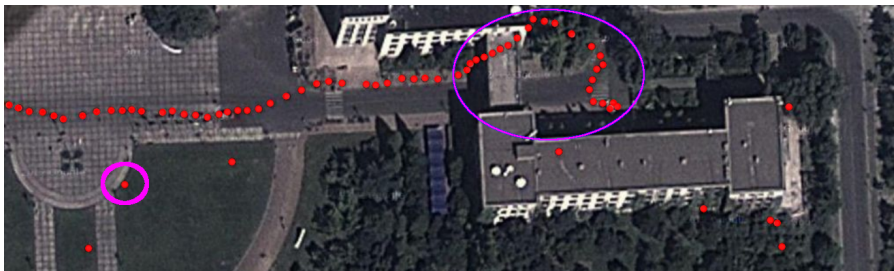


Abbildung: GPS-Tracking auf dem Campus der Tsinghua Universität [1]

Motivation

Umgang von unzuverlässigen Daten mit Anomalieerkennung

① Unzuverlässige Datenpunkte entfernen

- Ausreißer werden entfernt 😊
- Entfernen aufeinanderfolgende Fehler machen Ergebnis unbrauchbar **oder** werden als solche ggf. nicht entfernt ☹️

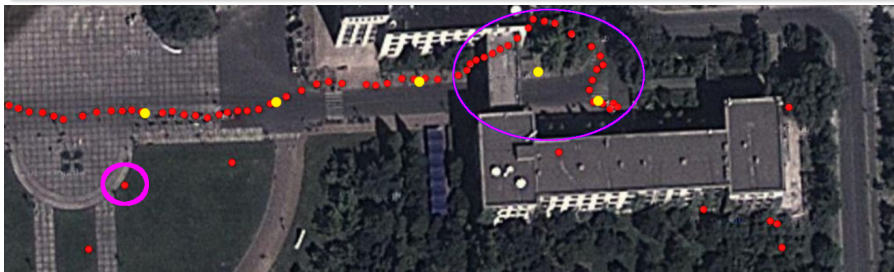
② Unzuverlässige Datenpunkte reparieren

- Einzelne Ausreißer werden leicht korrigiert 😐
- Aufeinanderfolgende Fehler werden zu stark verändert (In der Praxis liegen die Messungen nahe bei den korrekten Werten) 😐

Motivation

Hinzunahme von korrekt markierten Werten

- ① Markierung durch den Benutzer
 - Z.B. markiert der Benutzer in beliebigen Zeitabständen seinen aktuellen Standort
- ② Präzise Messgeräte liefern in längeren Zeitabstände korrekte Werte



Zielsetzung

Ziel der Arbeit

- ① Berücksichtigung der markierten Werte in der Anomalieerkennung
 - Aufeinanderfolgende Fehler sollen besser abgeschätzt werden
- ② Anomalienreparatur mit den Minimum-Change-Prinzip vereinbaren
 - Keine drastische Veränderungen der Messwerte
- ③ Neue Anomalienreparatur hinsichtlich Berechnungslaufzeit, Ergebnisgenauigkeit usw. optimieren
- ④ Neue Anomalienreparatur mit unterschiedlichen Einstellungen mit den anderen Verfahren empirisch vergleichen

Grundlagen

1 Einführung

2 Grundlagen

- Problemstellung
- Anomalien
- Anomalienreparaturen
- Reparatur durch Anomalieerkennung

3 Iterative Minimum Repairing

4 Evaluierung

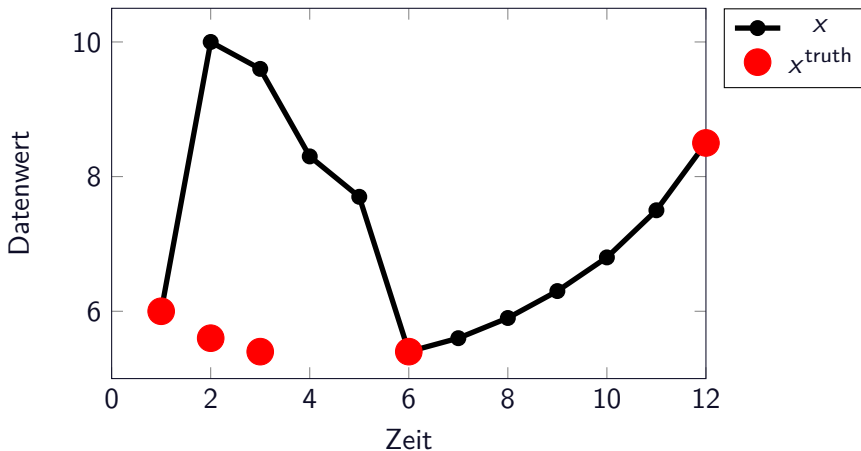
5 Schluss

Problemstellung

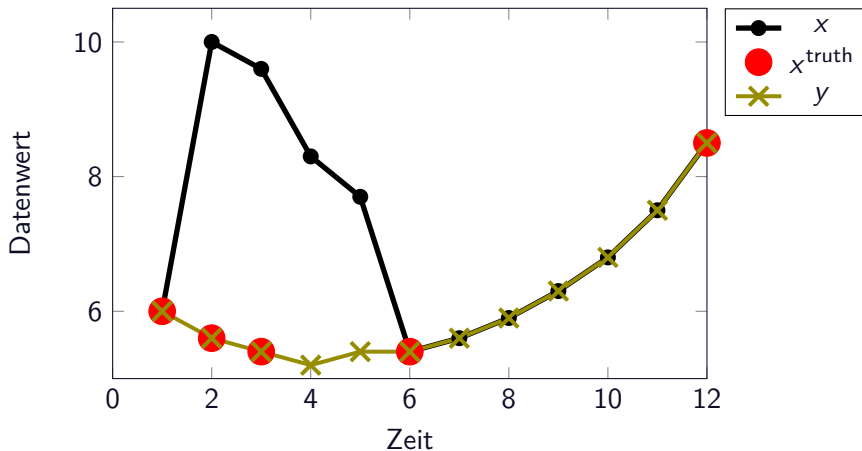
Zeitreihenreparatur

- Gegeben:
 - Unzuverlässige Messung $x = x[1], \dots, x[n]$
 - Unvollständige, aber dafür ausschließlich korrekte Messung x^{truth}
 - (Nur bei der Evaluierung: vollständige, korrekte Messung $x^{\text{truth}*}$)
- Gesucht:
 - Reparatur y mit minimalen RMS-Fehler $\Delta(x^{\text{truth}*}, y)$
 - $\Delta(x^{\text{truth}*}, y) = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i^{\text{truth}*} - y_i)^2}$

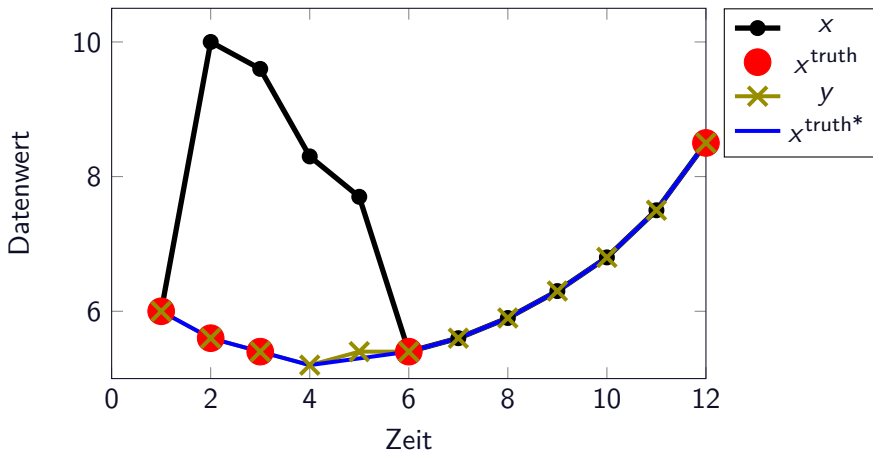
Anomalien: Beispiel Eingabe



Anomalien: Beispiel Eingabe & Reperatur



Anomalien: Beispiel Eingabe & Reparatur



Anomalien: Beispiel Zahlen & Bewertung

Zeitreihen vom Beispiel

- $x = \{6, 10, 9.6, 8.3, 7.7, 5.4, 5.6, 5.9, 6.3, 6.8, 7.5, 8.5\}$
- $x^{\text{truth}} = \{6, 5.6, 5.4, _, _, 5.4, _, _, _, _, _, 8.5\}$
- $y = \{6, 5.6, 5.4, \underline{5.2}, \underline{5.4}, \underline{5.6}, \underline{5.9}, \underline{6.3}, \underline{6.8}, \underline{7.5}, 8.5\}$
- $x^{\text{truth}^*} = \{6, 5.6, 5.4, \underline{5.2}, \underline{5.3}, 5.4, \underline{5.6}, \underline{5.9}, \underline{6.3}, \underline{6.8}, \underline{7.5}, 8.5\}$

Bewertung des Beispiels

$$\Delta(x^{\text{truth}^*}, y) =$$

$$\sqrt{\frac{1}{12} ((6 - 6)^2 + \dots + (5.3 - 5.4)^2 + \dots + (8.5 - 8.5)^2)} \approx 0.03$$

Anomalienreparaturen

Anomalien

- Wikipedia: Abweichung von der Regel
- Werte x_i mit Abweichung τ (Bsp. $\tau = 2\sigma$):

$$|x_i - x_i^{\text{truth}}| > \tau$$

Reparatur durch Anomalieerkennung

Autoregressive Modell $AR(p)$

- Lineare Regression der letzte p Werte:

$$x'_t = \sum_{i=1}^p \phi_i x_{t-i} + \epsilon_t$$

- Reparatur:

$$y_t = \begin{cases} x'_t & \text{falls kein Label und } |x'_t - x_t| > \tau \\ x_t & \text{sonst} \end{cases}$$

Reparatur durch Anomalieerkennung

Autoregressives exogenes Modell $ARX(p)$

- Exogenes Variabel y

$$y'_t = x_t + \sum_{i=1}^p \phi_i (y_{t-i} - x_{t-i}) + \epsilon_t$$

- y'_t Mögliche Reparatur:

$$y_t = \begin{cases} y'_t & \text{falls kein Label und } |y'_t - x_t| > \tau \\ y_t & \text{sonst} \end{cases}$$



ARX Reparatur Beispiel

ARX(1) mit

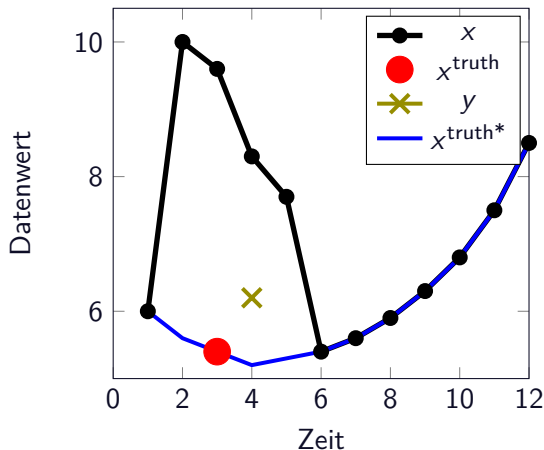
$p = 1$, $\phi = 0.5$ und $\tau = 0.1$

$y'_4 = 8.3 + 0.5 \cdot (5.4 - 9.6)$

$y'_4 = 6.2$

$|6.2 - 8.3| = 2.1 > 0.1$

$y_4 = y'_4 = 6.2$



Iterative Minimum Repairing

- 1 Einführung
- 2 Grundlagen
- 3 Iterative Minimum Repairing**
 - IMR
 - Optimierung 1: Matrix-Pruning IMR
- 4 Evaluierung
- 5 Schluss

Intuitiver Ansatz von IMR

- ARX nutzt markierte Werte effizient, **aber** verändert die Werte zu drastisch.
- IMR Ansatz:
 - 1 Wende ARX an
 - 2 Wähle Reparaturwert aus mit minimalen Abstand zur Messung
 - 3 Wiederhole Prozedur
- Motivation: Reparierte Werte verbessern zukünftige Reparaturen

IMR = ARX + Minimum-Change-Prinzip

-
- 1: **Eingabe:** Messung x , markierte Werte x^{truth} , Ordnung p , Schwellenwert τ und max-num-iterations
 - 2: **Ausgabe:** Reparatur y
 - 3: $y^{(0)} \leftarrow \text{Initialize}(x, x^{\text{truth}})$
 - 4: **for** $k \leftarrow 0$ **to** max-num-iterations **do**
 - 5: $\phi^{(k)} \leftarrow \text{Estimate}(x, y^{(k)})$
 - 6: $\hat{y} \leftarrow \text{Candidate}(x, y^{(k)}, \phi^{(k)})$
 - 7: $y^{(k+1)} \leftarrow \text{Evaluate}(x, y^{(k)}, \hat{y})$
 - 8: **if** $\text{Converge}(y^{(k)}, y^{(k+1)})$ **then**
 - 9: **break**
 - 10: **end if**
 - 11: **end for**
 - 12: **return** $y^{(k)}$
-

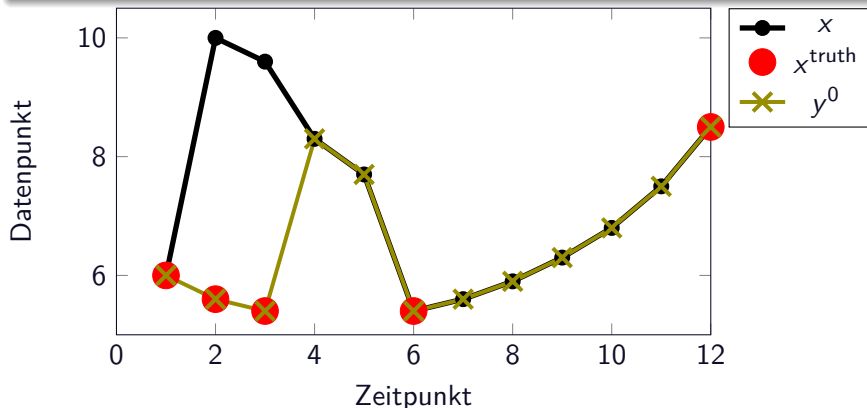
IMR: Initialisierung

- 1: **Eingabe:** Messung x , markierte Werte x^{truth} , Ordnung p , Schwellenwert τ und max-num-iterations
- 2: **Ausgabe:** Reparatur y
- 3: $y^{(0)} \leftarrow \text{Initialize}(x, x^{\text{truth}})$
- 4: **for** $k \leftarrow 0$ **to** max-num-iterations **do**
- 5: $\phi^{(k)} \leftarrow \text{Estimate}(x, y^{(k)})$
- 6: $\hat{y} \leftarrow \text{Candidate}(x, y^{(k)}, \phi^{(k)})$
- 7: $y^{(k+1)} \leftarrow \text{Evaluate}(x, y^{(k)}, \hat{y})$
- 8: **if** $\text{Converge}(y^{(k)}, y^{(k+1)})$ **then**
- 9: **break**
- 10: **end if**
- 11: **end for**
- 12: **return** $y^{(k)}$

IMR: Initialisierung

Initiale Reparatur

Initiale Reparatur $y^{(0)}$ ist Messung x und übernimmt die markierten Werte aus x^{truth}



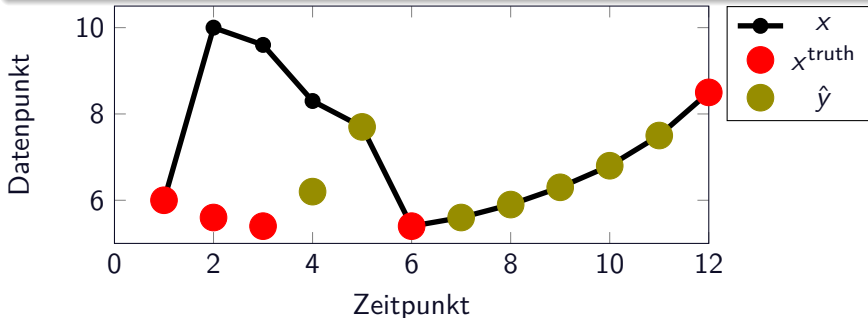
IMR: ARX auf aktuelle Reparatur anwenden

- 1: **Eingabe:** Messung x , markierte Werte x^{truth} , Ordnung p , Schwellenwert τ und max-num-iterations
- 2: **Ausgabe:** Reparatur y
- 3: $y^{(0)} \leftarrow \text{Initialize}(x, x^{\text{truth}})$
- 4: **for** $k \leftarrow 0$ **to** max-num-iterations **do**
- 5: $\phi^{(k)} \leftarrow \text{Estimate}(x, y^{(k)})$
- 6: $\hat{y} \leftarrow \text{Candidate}(x, y^{(k)}, \phi^{(k)})$
- 7: $y^{(k+1)} \leftarrow \text{Evaluate}(x, y^{(k)}, \hat{y})$
- 8: **if** $\text{Converge}(y^{(k)}, y^{(k+1)})$ **then**
- 9: **break**
- 10: **end if**
- 11: **end for**
- 12: **return** $y^{(k)}$

IMR: ARX auf aktuelle Reparatur anwenden

Kandidaten

- Parameterschätzung ϕ : aktuelle Reparatur $y^{(k)}$ wird als x^{truth} interpretiert.
- Reparatur sind Kandidaten \hat{y} (angewendetes ARX kennt vorangegangene Aktualisierung nicht)



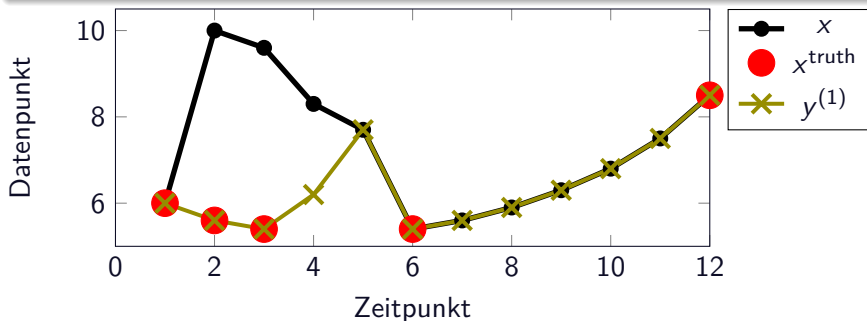
IMR: Minimum-Change

- 1: **Eingabe:** Messung x , markierte Werte x^{truth} , Ordnung p , Schwellenwert τ und max-num-iterations
- 2: **Ausgabe:** Reparatur y
- 3: $y^{(0)} \leftarrow \text{Initialize}(x, x^{\text{truth}})$
- 4: **for** $k \leftarrow 0$ **to** max-num-iterations **do**
- 5: $\phi^{(k)} \leftarrow \text{Estimate}(x, y^{(k)})$
- 6: $\hat{y} \leftarrow \text{Candidate}(x, y^{(k)}, \phi^{(k)})$
- 7: $y^{(k+1)} \leftarrow \text{Evaluate}(x, y^{(k)}, \hat{y})$
- 8: **if** $\text{Converge}(y^{(k)}, y^{(k+1)})$ **then**
- 9: **break**
- 10: **end if**
- 11: **end for**
- 12: **return** $y^{(k)}$

IMR: Minimum-Change

Minimum-Change

- Zu geringe Änderungen werden herausgefiltert $|y_i^{(k)} - \hat{y}_i| > \tau$
- Geringste Änderung zu Messung x wird als Kandidaten herangezogen



IMR: Terminierung

- 1: **Eingabe:** Messung x , markierte Werte x^{truth} , Ordnung p , Schwellenwert τ und max-num-iterations
- 2: **Ausgabe:** Reparatur y
- 3: $y^{(0)} \leftarrow \text{Initialize}(x, x^{\text{truth}})$
- 4: **for** $k \leftarrow 0$ **to** max-num-iterations **do**
- 5: $\phi^{(k)} \leftarrow \text{Estimate}(x, y^{(k)})$
- 6: $\hat{y} \leftarrow \text{Candidate}(x, y^{(k)}, \phi^{(k)})$
- 7: $y^{(k+1)} \leftarrow \text{Evaluate}(x, y^{(k)}, \hat{y})$
- 8: **if** $\text{Converge}(y^{(k)}, y^{(k+1)})$ **then**
- 9: **break**
- 10: **end if**
- 11: **end for**
- 12: **return** $y^{(k)}$

IMR: Terminierung

Terminierung

- Zwei Möglichkeiten der Terminierung:
 - Maximale Anzahl der Iterationen wird erreicht
 - Konvergenz: Neue Reparatur $y^{(k+1)}$ ist gleich aktuelle Reparatur $y^{(k)}$
- Allgemeine Konvergenzfrage ist noch offen

Motivation von Matrix-Pruning IMR

Laufzeitproblem

- Parameterschätzung beansprucht viel Zeit
- Matrizen V und Z bestehen aus $y_i^{(k)} - x_i$:
 - wenige markierte Werte vorhanden
 - markierte Werte häufig identisch zur Messung
 - Reparaturwerte ändern sich nicht signifikant
 - → dünnbesetzte Matrizen
- Matrix-Pruning: Löschen von Zeilen mit 0en

Matrix Pruning IMR Beispiel

Beispiel

Beispiel

Evaluierung

- 1 Einführung
- 2 Grundlagen
- 3 Iterative Minimum Repairing
- 4 Evaluierung**
 - Ordnung
 - Schwellenwert
 - maximale Anzahl von Iterationen
 - Markierungsrate
- 5 Schluss

Ordnung

Blank

- Faktenöasdkfjöasdöasdkfjöasd
- Fakten
- Fakten

Schwellenwert

Blank

- Fakten
- Fakten
- Fakten

maximale Anzahl von Iterationen

Blank

- Fakten
- Fakten
- Fakten

Markierungsrate

Blank

- Fakten
- Fakten
- Fakten

Schluss

- 1 Einführung
- 2 Grundlagen
- 3 Iterative Minimum Repairing
- 4 Evaluierung
- 5 Schluss**
 - Zusammenfassung und Ausblick
 - Literatur

Zusammenfassung und Ausblick

Zusammenfassung

- Was wurde getan?

Zusammenfassung und Ausblick

Zusammenfassung

- Was wurde getan?

Ausblick

- Wie könnten zukünftige Arbeiten aussehen?

Literatur I



Shaoxu song - tsinghua university.



Aoqian Zhang, Shaoxu Song, Jianmin Wang, and Philip S Yu.

Time series data cleaning: From anomaly detection to anomaly repairing.

Proceedings of the VLDB Endowment, 10(10):1046–1057, 2017.