

# Anomalieerkennung an Altanlagen durch minimale Hardwarenachrüstung und Data Analytics

Vortrag am 32. Instandhaltungsforum der



DI Robert Bernerstätter, DI Rene Hirschmugl

Leoben, 11.10.2018

## Inhalt

- Beschreibung des Fallbeispiels
- Hardware
  - Vorhandene Hardware
  - Neu installierte Hardware
  - Datenübertragung
- Vorhersagemodell
  - Vorgehen
  - Anomalieerkennung
- Implementierung

# Projektbeschreibung

## ■ Ausgangssituation

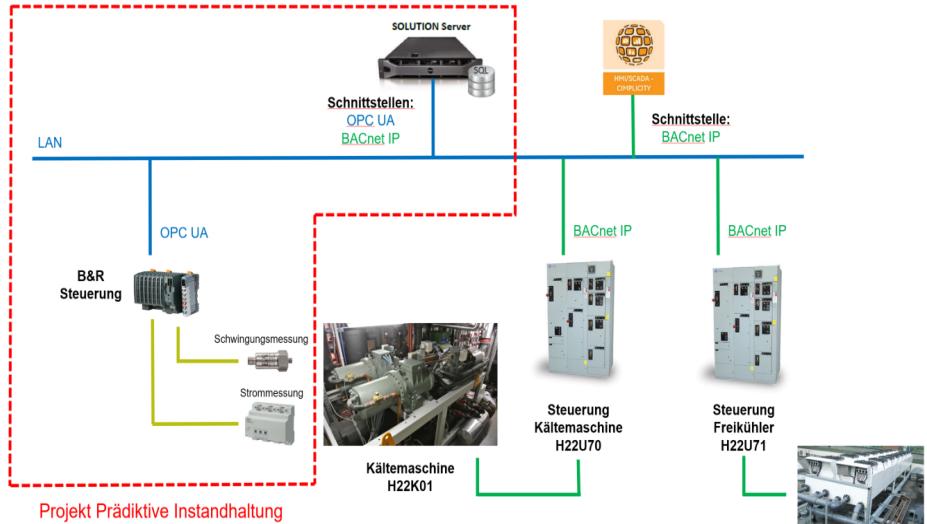
- Ein Projekt im Rahmen der Smart Factory @ Magna Steyr
- Aktuell gibt es einen hohen Anteil zeitabhängiger Instandhaltung
- Zeitabhängige Instandhaltung verursacht bei vielen Anlagen hohe Kosten
- Keine intelligente Maschinen- und Prozessdatenauswertung

## ■ Zielsetzung des Projekts

- Nicht mit „Big Data“ beginnen, sondern mit „Little Data“ lernen und Erfahrung sammeln
- Vorgangsweise für eine Modellbildung von bestehenden Anlagen und Neuanlagen festlegen
- Verbesserte Grundlage für Auswahl der richtigen IH-Strategie schaffen

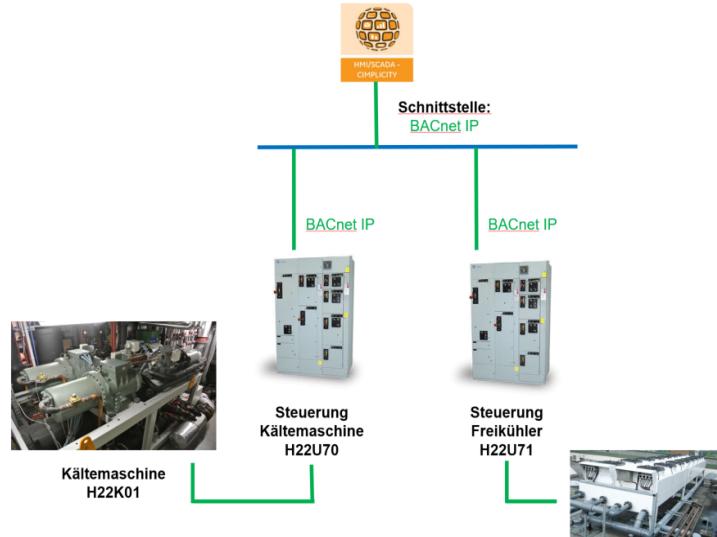
# Systemaufbau

- System parallel zu Bestandssystem
- Nutzung bestehender Steuerungen über diverse Protokolle
- Installation neuer Steuerung und Sensorik



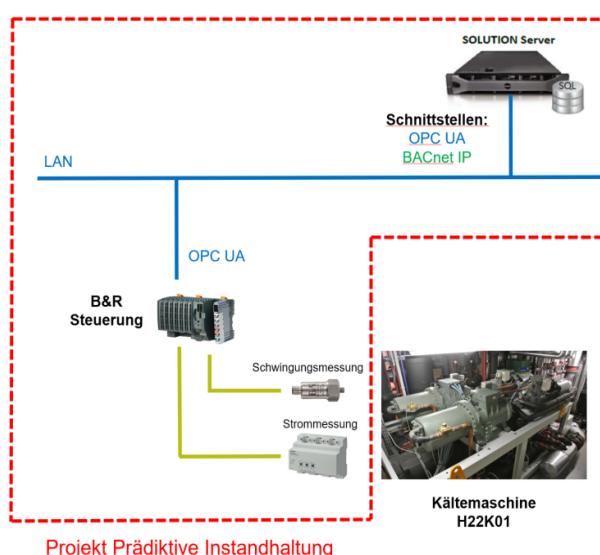
## Vorhandene Hardware

- SCADA-System: Cimlicity
- Steuerungen: Johnson Control
- Daten: Nur Prozessdaten der Kältemaschinen und Summenstörungen
  - Vor-/Rücklauftemperaturen
  - Drücke
  - Betriebsmeldungen der Verdichter



## Neue Hardware

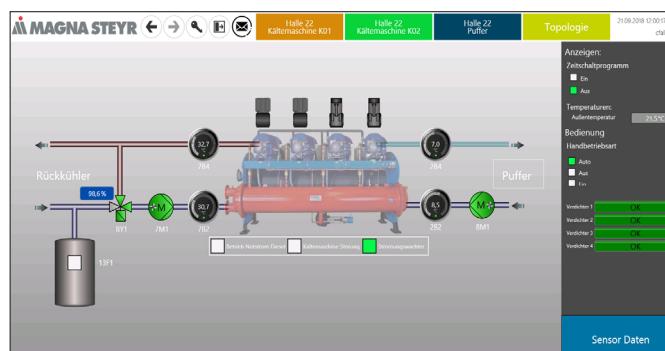
- Solution Server
  - SQL-Datenbank für Datenerfassung
  - Online-Berechnung des Modells
  - Fernalarmierung per MAIL / SMS
- B&R Steuerung
  - CP1584
  - CM-Modul für Schwingungsmessung
  - AP-Modul für Strommessung
- Schwingungssensoren
  - je Verdichter
- Stromwandler
  - je Verdichter



# Datenerfassung

## ■ Kommunikationsprotokolle

- OPC UA
- BACnet (Bestandssteuerungen)



## ■ Datenaufzeichnung

- Bei Wertänderung (1. Ansatz)
- In fixen Zeitabständen

Verdichter 1	Verdichter 2	Verdichter 3	Verdichter 4
Leistungseinheit 1	Leistungseinheit 2	Leistungseinheit 3	Leistungseinheit 4
Spannung: 0V Strom Phase A: 0,0A Strom Phase B: 0,0A Strom Phase C: 0,0A	Spannung: 0V Strom Phase A: 0,0A Strom Phase B: 0,0A Strom Phase C: 0,0A	Spannung: 0V Strom Phase A: 56,1A Strom Phase B: 56,1A Strom Phase C: 56,0A	Spannung: 0V Strom Phase A: 56,5A Strom Phase B: 55,3A Strom Phase C: 56,0A
Wirkleistung: 0W Leistungsfaktor: 0% Schwings.	Wirkleistung: 0W Leistungsfaktor: 0% Schwings.	Wirkleistung: 0W Leistungsfaktor: 0% Schwings.	Wirkleistung: 0W Leistungsfaktor: 0% Schwings.
Vibrationssensor 1	Vibrationssensor 2	Vibrationssensor 3	Vibrationssensor 4
Anzeige: 191 Effektivwert der Geschwindigkeit (ZG): 0,00ms/k Effektivwert der Beschleunigung des Schwingens: Kurzzeit (Effektivwert des Schwingens): Sollwert/Sollwert-Anteil des Schwingens: Effektivwert des Schwingens: Gesamt-Faktor:	Anzeige: 11,72 Effektivwert der Geschwindigkeit (ZG): 0,00ms/k Effektivwert der Beschleunigung des Schwingens: Kurzzeit (Effektivwert des Schwingens): Sollwert/Sollwert-Anteil des Schwingens: Effektivwert des Schwingens: Gesamt-Faktor:	Anzeige: -39,06 Effektivwert der Geschwindigkeit (ZG): 0,00ms/k Effektivwert der Beschleunigung des Schwingens: Kurzzeit (Effektivwert des Schwingens): Sollwert/Sollwert-Anteil des Schwingens: Effektivwert des Schwingens: Gesamt-Faktor:	Anzeige: 19,53 Effektivwert der Geschwindigkeit (ZG): 0,00ms/k Effektivwert der Beschleunigung des Schwingens: Kurzzeit (Effektivwert des Schwingens): Sollwert/Sollwert-Anteil des Schwingens: Effektivwert des Schwingens: Gesamt-Faktor:
Spannung: 0V Strom Phase A: 0,0A Strom Phase B: 0,0A Strom Phase C: 0,0A	Spannung: 0V Strom Phase A: 0,0A Strom Phase B: 0,0A Strom Phase C: 0,0A	Spannung: 0V Strom Phase A: 56,1A Strom Phase B: 56,1A Strom Phase C: 56,0A	Spannung: 0V Strom Phase A: 56,5A Strom Phase B: 55,3A Strom Phase C: 56,0A
Wirkleistung: 0W Leistungsfaktor: 0% Schwings.	Wirkleistung: 0W Leistungsfaktor: 0% Schwings.	Wirkleistung: 0W Leistungsfaktor: 0% Schwings.	Wirkleistung: 0W Leistungsfaktor: 0% Schwings.

## ■ Datenexport

- Excel (Rohwerte und Interpolationen)

© WBW, Bernerstätter, Hirschmugl

11. Oktober 2018

Seite 7

# Vorgehen nach CRISP-DM

## ■ Geschäftsmodell verstehen

- Projektziele klären und als Data Mining Problem definieren.

## ■ Daten verstehen

- Daten sammeln und evaluieren. Erste Muster erkennen und ggf. Anpassungen vornehmen.

## ■ Daten aufbereiten

- Daten für das Programm und den Algorithmus vorbereiten.

## ■ Modellierung

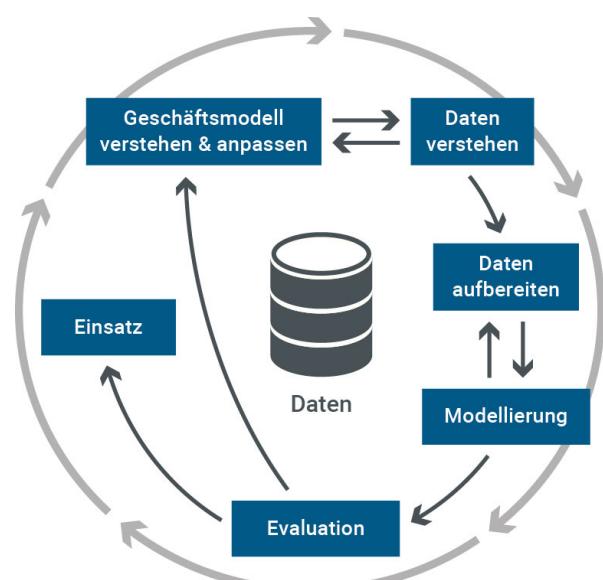
- Passende Algorithmen zur Zielerreichung anwenden und Parameter kalibrieren.

## ■ Evaluation

- Testen der Ergebnisse auf Zielerreichung und Entscheidung über den Einsatz.

## ■ Einsatz

- Maßnahmen zur Integration in den operativen Ablauf.



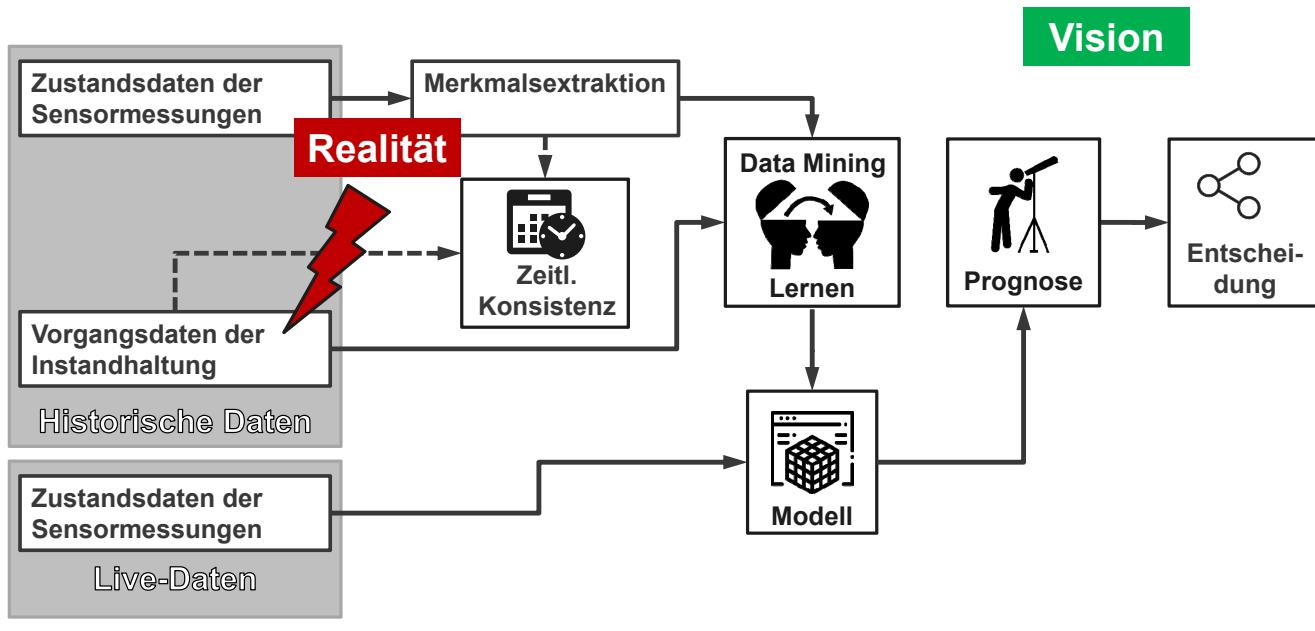
© WBW, Bernerstätter, Hirschmugl

11. Oktober 2018

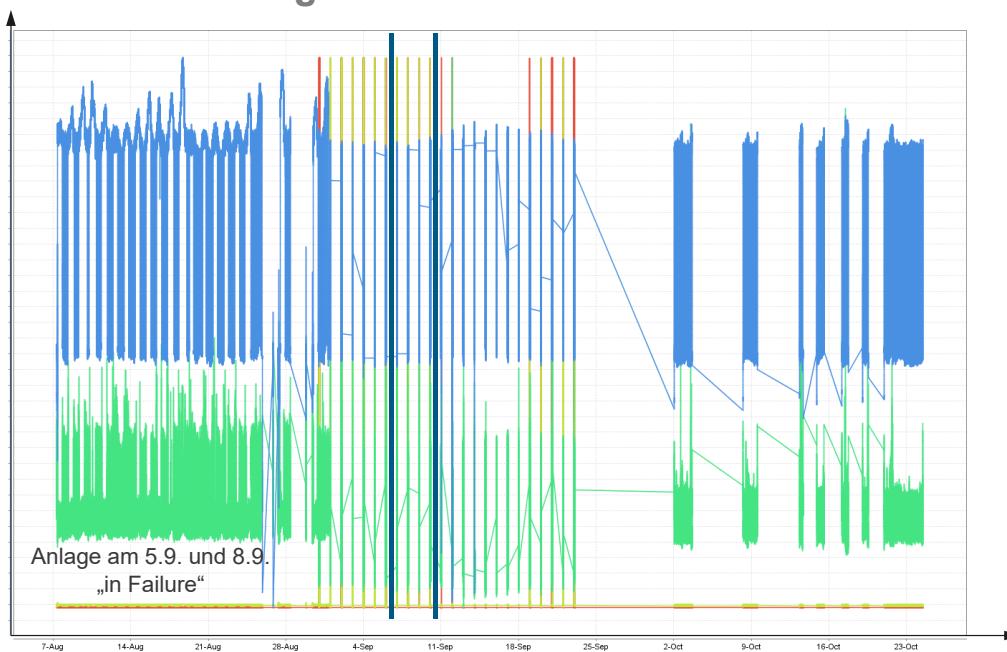
Seite 8

# Erster Modellansatz

Basierend auf der Phase „Geschäftsmodell verstehen“

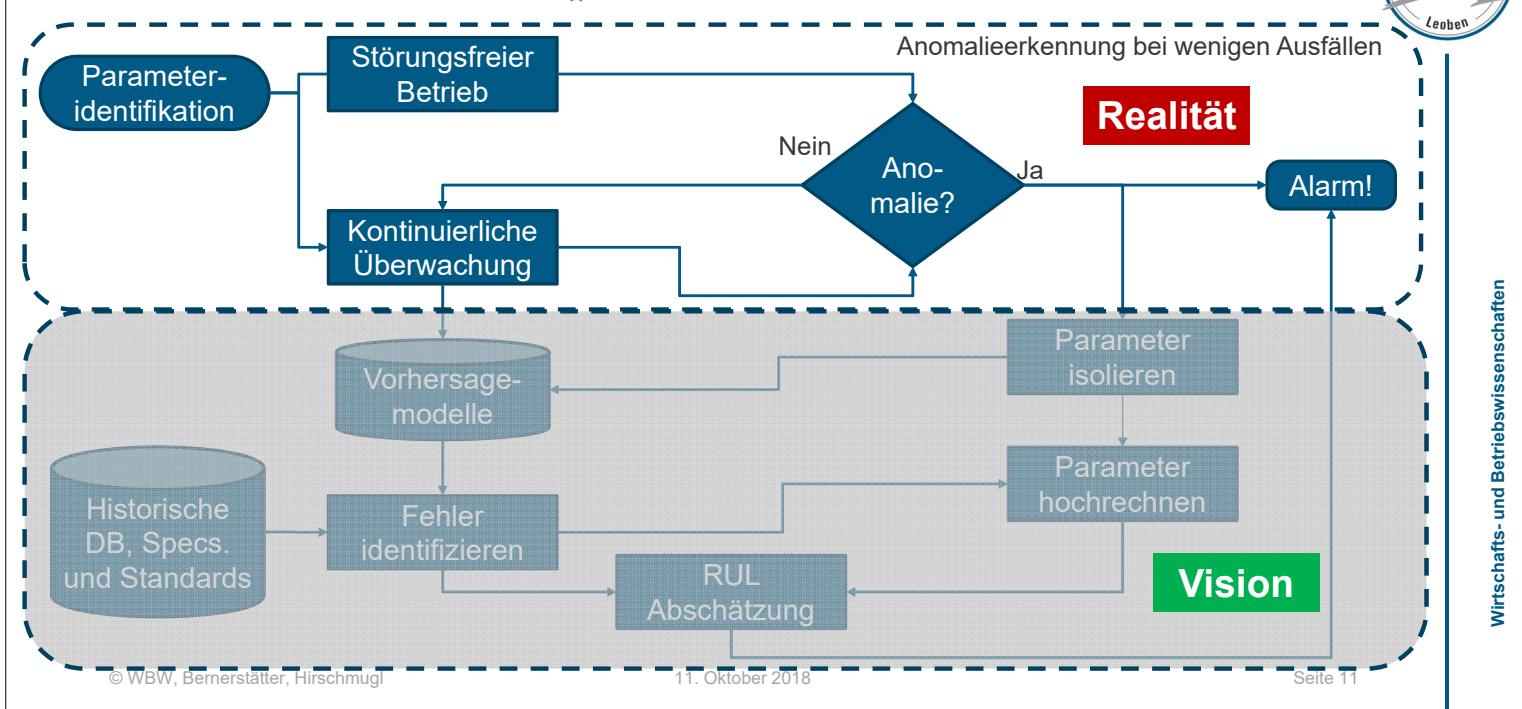


## Übergang Datenverständnis zu Datenaufbereitung Ist eine Anomalieerkennung zweckführend?



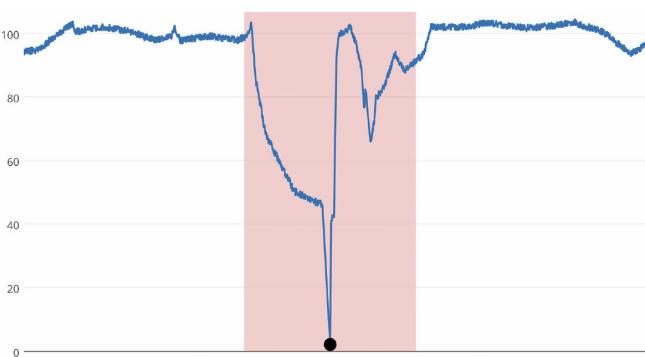
## Zweiter Modellansatz

Basierend auf der Phase „Daten verstehen“



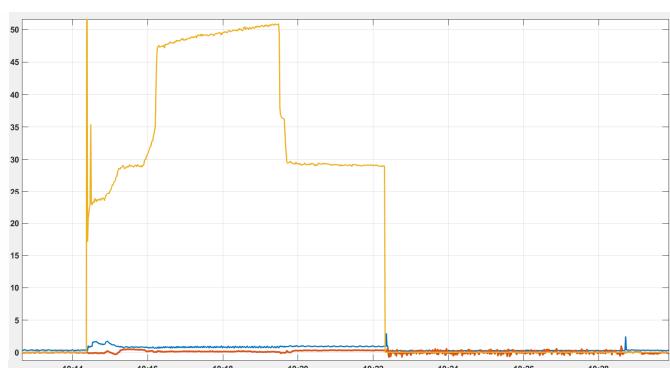
## Anomalieerkennung

### Univariate Anomalieerkennung



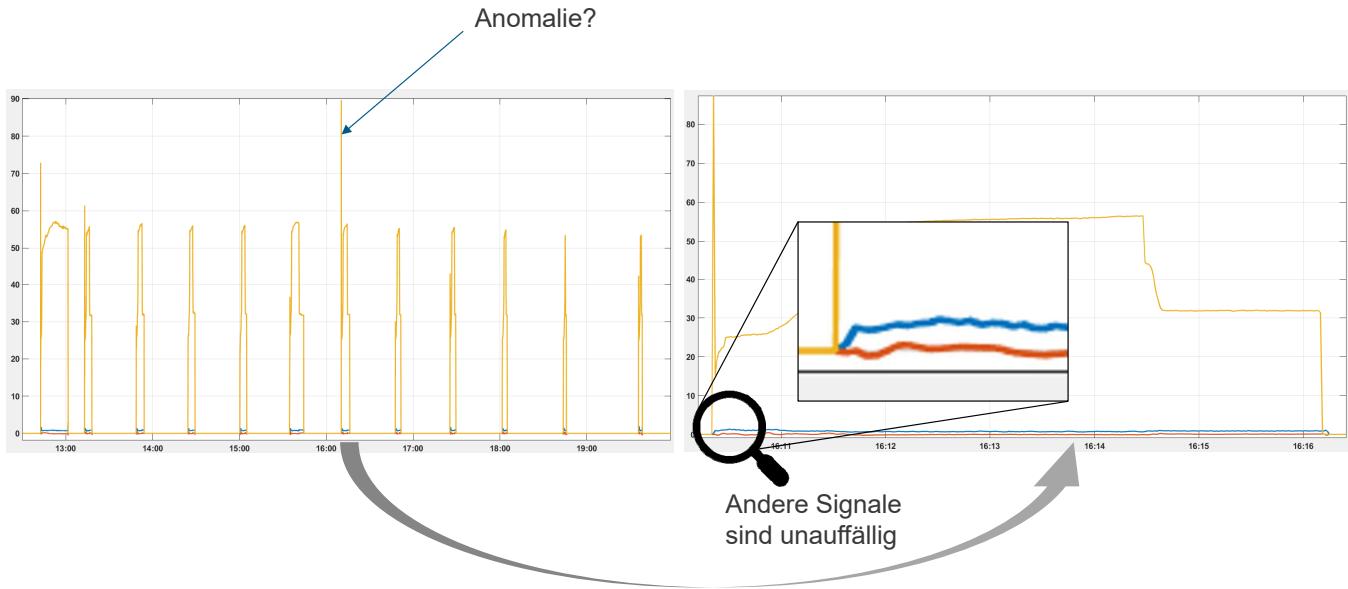
Nur ein Eingangssignal als Basis

### Multivariate Anomalieerkennung



Anomalie wird auf Basis mehrerer Eingangssignale erkannt

## Anomalieerkennung

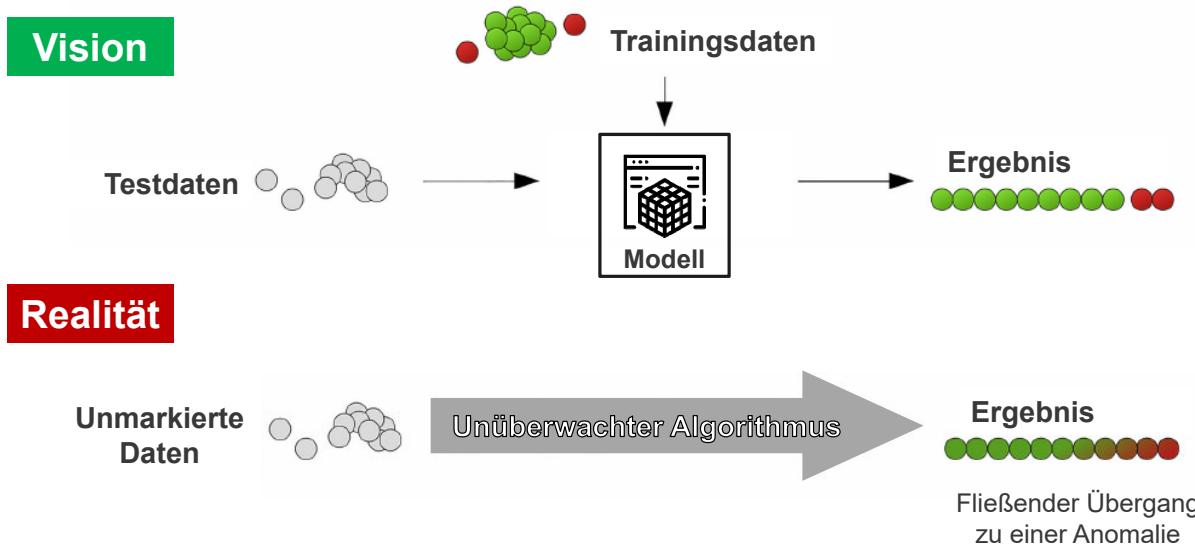


© WBW, Bernerstätter, Hirschmugl

11. Oktober 2018

Seite 13

## Möglichkeiten der Anomalieerkennung

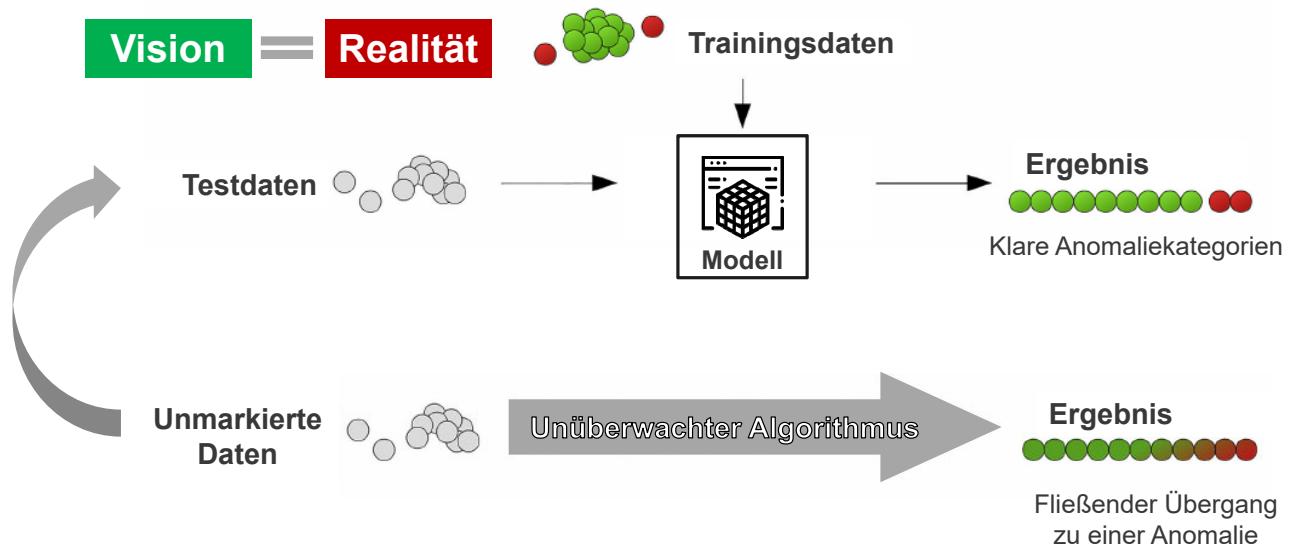


© WBW, Bernerstätter, Hirschmugl

11. Oktober 2018

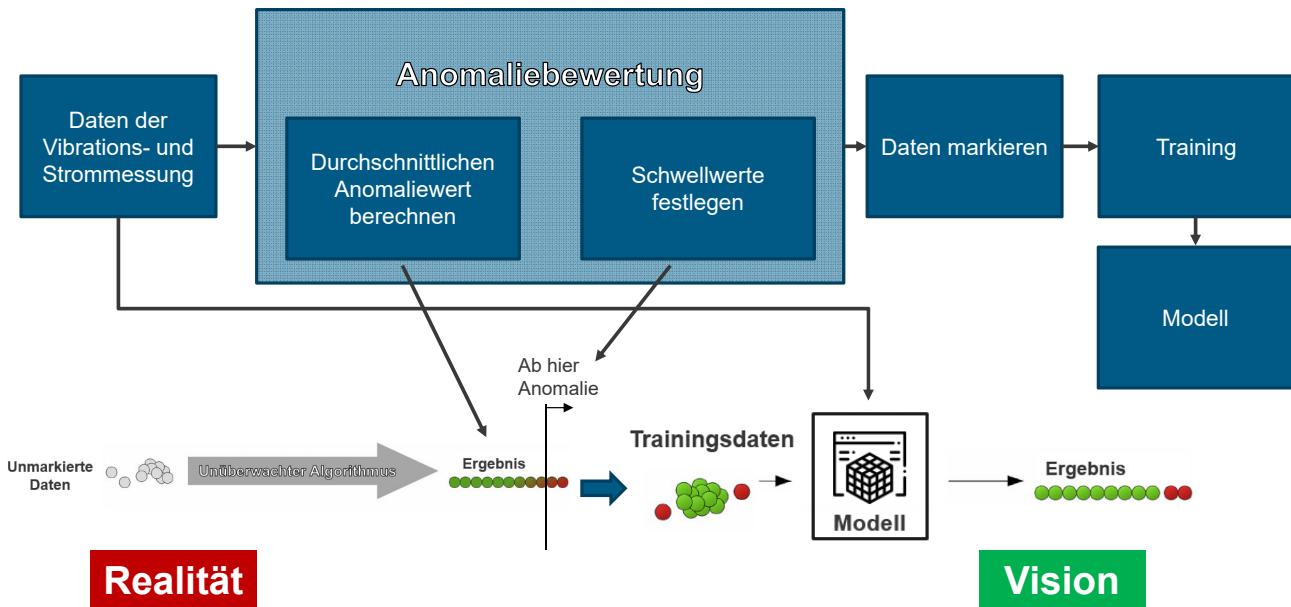
Seite 14

## Ziel des Vorgehens

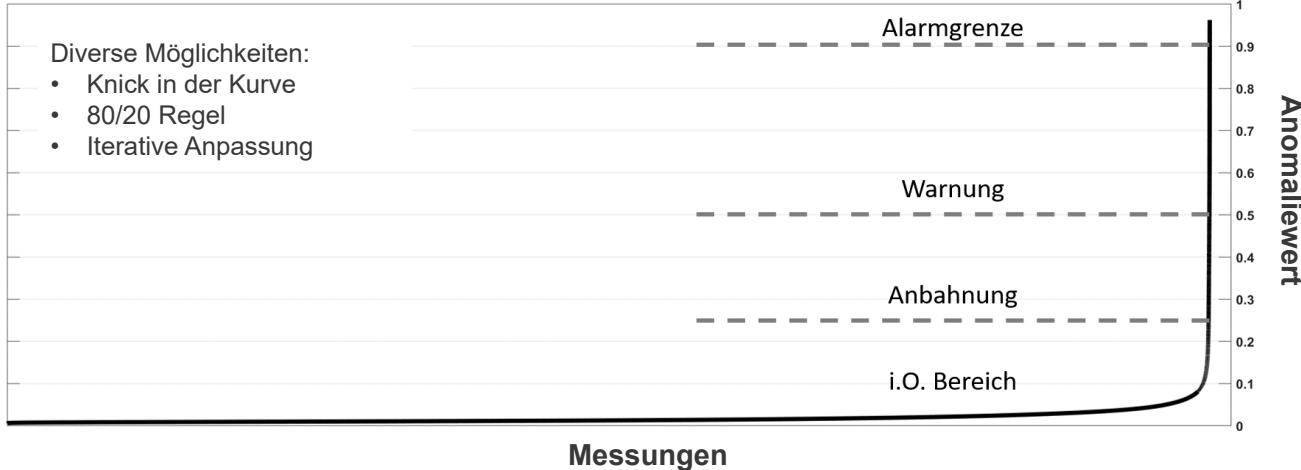


## Modellierung

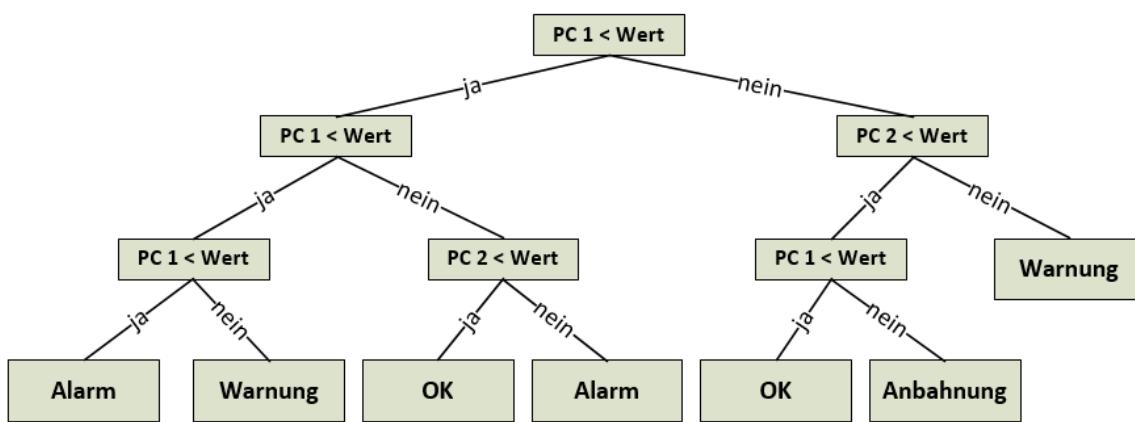
### Training



## Schwellwertfestlegung

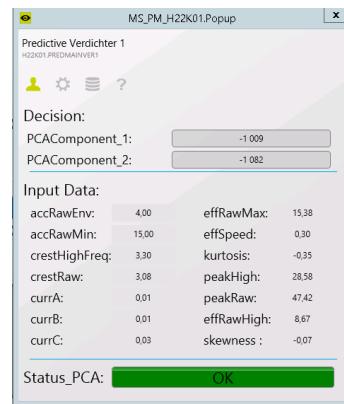


## Entscheidungsbaum zur Klassifizierung von Anomalien



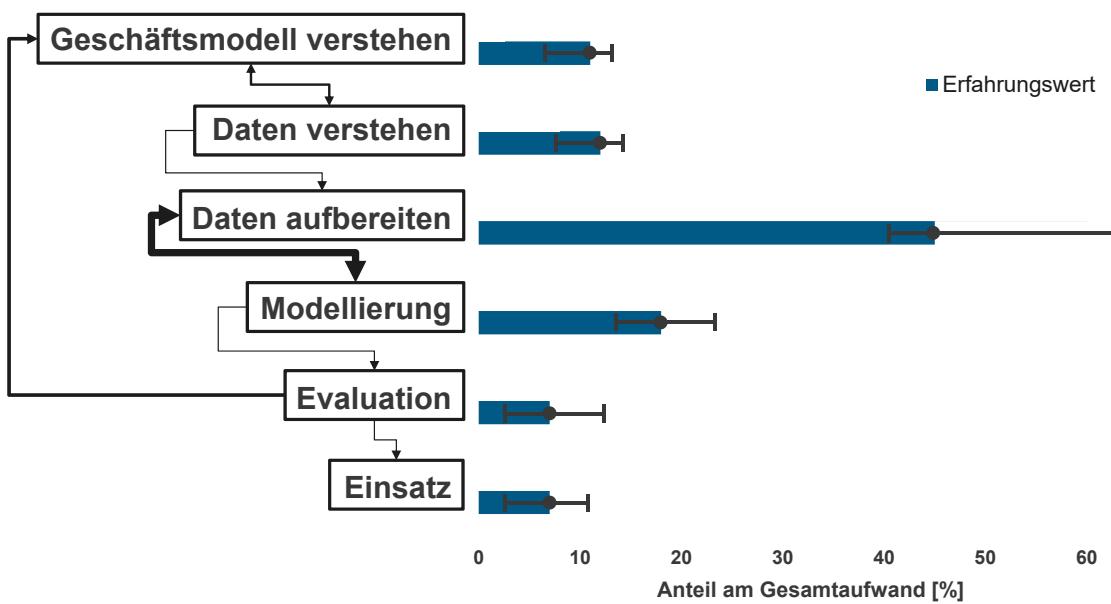
## Implementierung

- Online Berechnung der PCA auf Basis der aktuellen Prozessdaten / Kennwerte
- Kategorisierung auf Basis der PCA
  - ggf. Alarmierung per MAIL/SMS



## Aufwand der Analyse

### Literatur und Projekt



## Zusammenfassung

- Nachrüsten von Sensoren erforderlich, da bei Bestandsanlagen nur Prozessdaten, aber keine Maschinendaten vorhanden sind.
- Dokumentation der tatsächlichen Störungen mit Fehlerkategorien, für spätere Plausibilisierung der Anomalien.
- Anomalieerkennung ist eine mögliche Zwischenstufe und eine Ergänzung zur prädiktiven Instandhaltung.
- Vorgehen nach CRISP-DM bewährt sich für datenanalytische Projekte.
- Nutzen zeigt sich erst relativ spät in einem Projekt.

## Kontaktdaten

**Ihr Partner bei  
innovativen Projekten!**

**Department für Wirtschafts-  
und Betriebswissenschaften**

Peter-Tunner Straße 25/3. Stock  
8700 Leoben  
Tel.: +43 3842 402 6001  
wbw@unileoben.ac.at

[www.wbw.unileoben.ac.at](http://www.wbw.unileoben.ac.at)  
[www.lean-smart-maintenance.net](http://www.lean-smart-maintenance.net)

**evon**

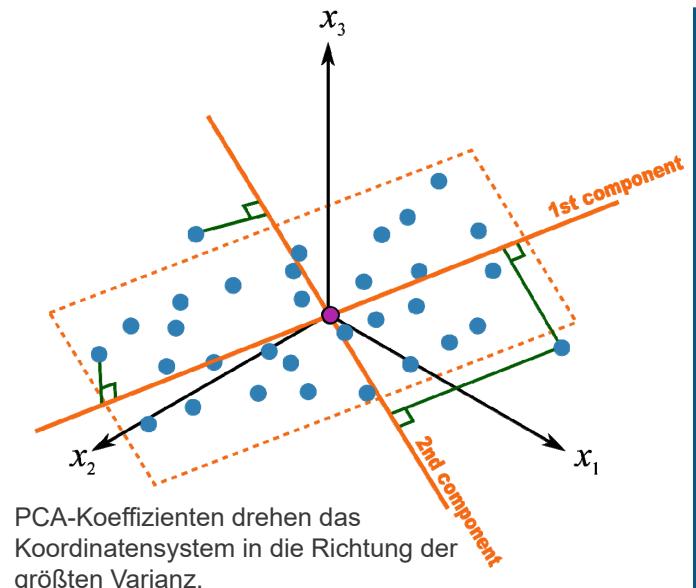
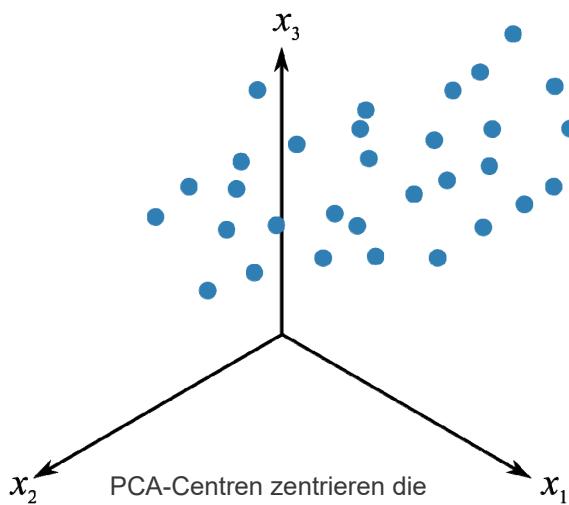
**Abteilung Prozessindustrie //  
Smart Production**

Wollsdorf 154  
8181 St. Ruprecht an der Raab  
Tel.: (+43) 3178 21800-100

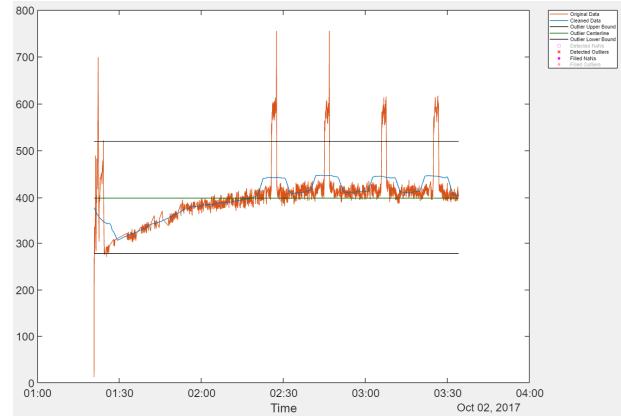
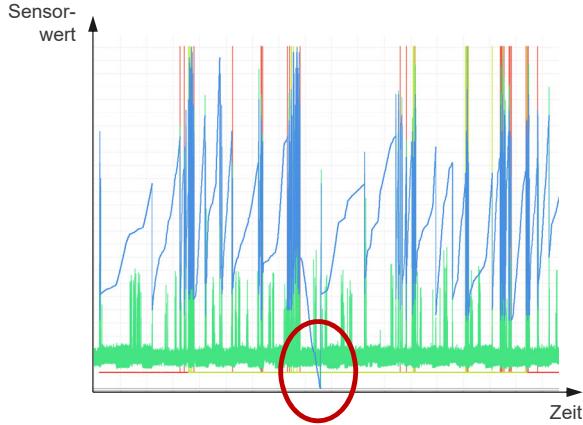
[www.evon-automation.com](http://www.evon-automation.com)  
[www.evon-home.com](http://www.evon-home.com)

# Backup

# Hauptkomponentenanalyse (PCA)



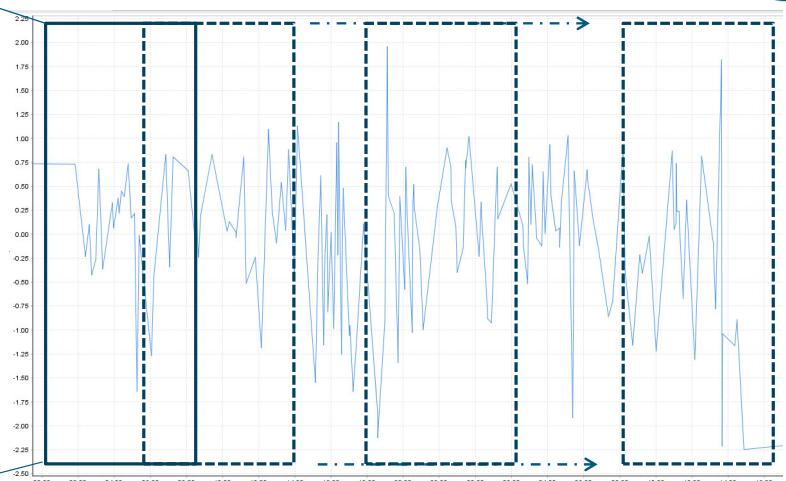
## Datenverständnis



## Datenaufbereitung Zeitbasierte Merkmale

Shape factor	$SF = \frac{RMS}{\sqrt{n} \sum_{i=1}^n  x_i }$
Line integral	$LI = \sum_{i=0}^n  x_{i+1} - x_i $
Peak to peak value	$PP = \max(x_i) - \min(x_i)$
Shannon entropy	$Ent = - \sum_{i=1}^n x_i^2 \log(x_i^2)$
Skewness	$Sk = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^3}{\left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right)^{3/2}}$

RMS	$RMS = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2}$
Variance	$var = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$
Peak value	$PvT = \max( x_i )$
Crest factor	$CF = \frac{PvT}{RMS}$
Kurtosis	$Kurt = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^4}{n \times var^2} - 3$
Clearance factor	$Clf = \frac{PvT}{\left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sqrt{ x_i } \right)^2}$
Impulse factor	$IF = \frac{PvT}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n  x_i }$



Anwendung auf sie Strommessung mit dem Ziel den Messaufbau zur Vibrationsmessung nicht zu benötigen.

## Modellbewertung – Entscheidungsbaum mit PCA

PCA

		Alarm			
		True class	Anmahnung	Warnung	OK
Hohe Güte im relevanten Bereich	Alarm	4			
	Warnung		41	6	1
	Anmahnung		6	279	97
	OK			25	873459
		Alarm	Warnung	Anmahnung	OK

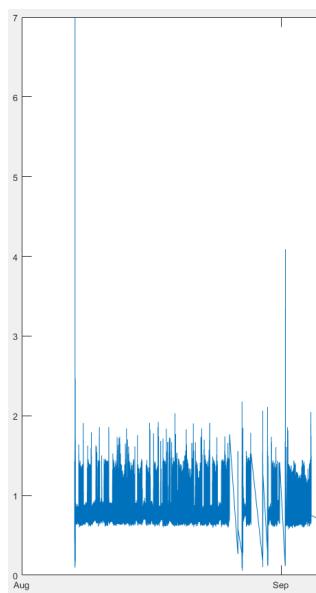
© WBW, Bernerstätter, Hirschmugl

11. Oktober 2018

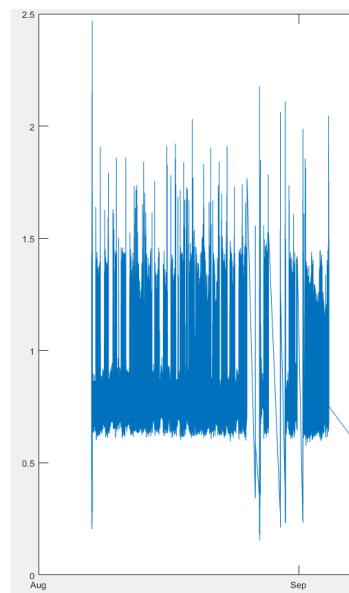
Seite 27

## Univariate Ausreißeranalyse

Vorher



Nachher



© WBW, Bernerstätter, Hirschmugl

11. Oktober 2018

Seite 28