

3. ProKI InfoPoint

Maschinenverfügbarkeit erhöhen durch KI?

Darmstadt, 09.02.2023





- 1 Begrüßung und Einleitung
- 2 Maschinenverfügbarkeit erhöhen durch KI am Beispiel der vorausschauenden Instandhaltung
- 3 KI für die multivariate statistische In-Prozesskontrolle
- 4 Verbesserung der Anlagenverfügbarkeit durch sensorbasierte Überwachung von Komponenten
- 5 Q&A: Fragen und Diskussion aus dem Auditorium
- 6 Abschluss und weiterführende Informationen zum ProKI-Netzwerk



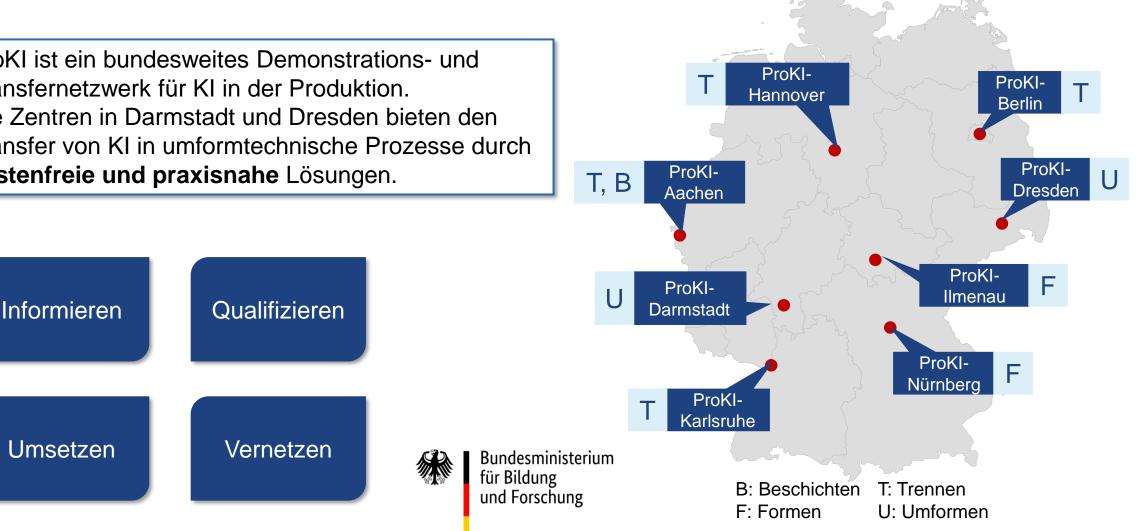


- 1 Begrüßung und Einleitung
- 2 Maschinenverfügbarkeit erhöhen durch KI am Beispiel der vorausschauenden Instandhaltung
- 3 KI für die multivariate statistische In-Prozesskontrolle
- 4 Verbesserung der Anlagenverfügbarkeit durch sensorbasierte Überwachung von Komponenten
- 5 Q&A: Fragen und Diskussion aus dem Auditorium
- 6 Abschluss und weiterführende Informationen zum ProKI-Netzwerk



Das ProKI-Netzwerk – exzellenter Forschungstransfer in ganz Deutschland

- → ProKI ist ein bundesweites Demonstrations- und Transfernetzwerk für KI in der Produktion.
- → Die Zentren in Darmstadt und Dresden bieten den Transfer von KI in umformtechnische Prozesse durch kostenfreie und praxisnahe Lösungen.



Umsetzen

KI – wirklich geeignet zur Erhöhung der Maschinenverfügbarkeit?





"Zu abstrakt!"

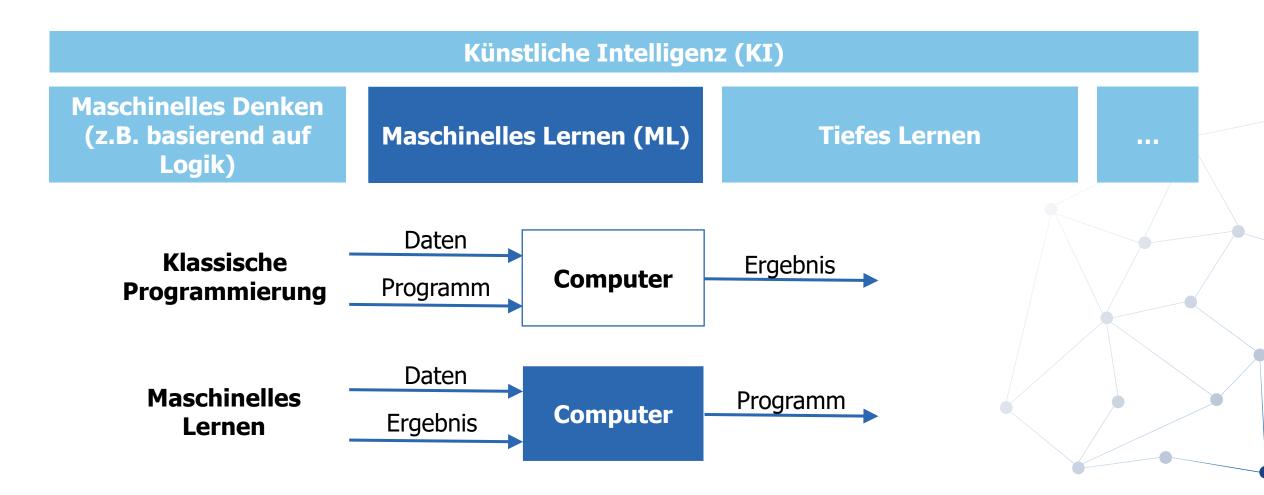
"Nur _{was} für Großunternehmen!"

"Damit verdient man kein Geld!"

"Funktioniert bei uns nicht!"

Maschinelles Lernen ist ein Teilgebiet der Künstlichen Intelligenz

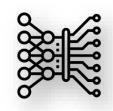




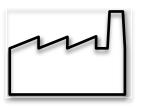
Welche Arten von ML gibt es?



Aufgabe ML



Produktion



"unüberwacht"

Daten nach Ähnlichkeit klassifizieren



Zustand

Ist das Werkzeug/Bauteil verschlissen oder nicht?

"überwacht"

Muster erkennen, um einen Wert zu schätzen bzw. ein Ereignis vorherzusagen



Restlebensdauer

Wie lange wird das Werkzeug noch halten?



Lernen durch Rückmeldung über Erfolg bzw. Misserfolg



Wertstrom

Entscheidung

Hat Bearbeitungsstrategie A oder B das bessere Ergebnis geliefert?

Wo in der Produktion kommt ML zum Einsatz?











Instandhaltung

Prädiktion der Restlebensdauer

Qualität

Klassifikation von Teilen in gut oder schlecht

Prozess

Bearbeitungsstrategie, Prozessregelung

Energieeffizienz

Prädiktive Abstimmung von Energieangebot und Nachfrage

KI – wirklich geeignet zur Erhöhung der Maschinenverfügbarkeit?





Ja,

wenn Sie es richtig machen!

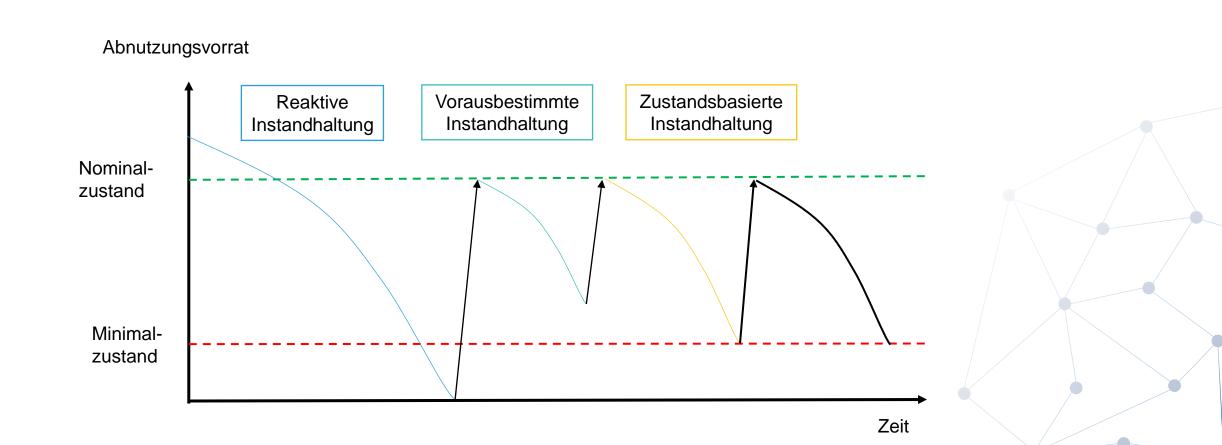


- 1 Begrüßung und Einleitung
- 2 Maschinenverfügbarkeit erhöhen durch KI am Beispiel der vorausschauenden Instandhaltung
- 3 KI für die multivariate statistische In-Prozesskontrolle
- 4 Verbesserung der Anlagenverfügbarkeit durch sensorbasierte Überwachung von Komponenten
- 5 Q&A: Fragen und Diskussion aus dem Auditorium
- 6 Abschluss und weiterführende Informationen zum ProKI-Netzwerk



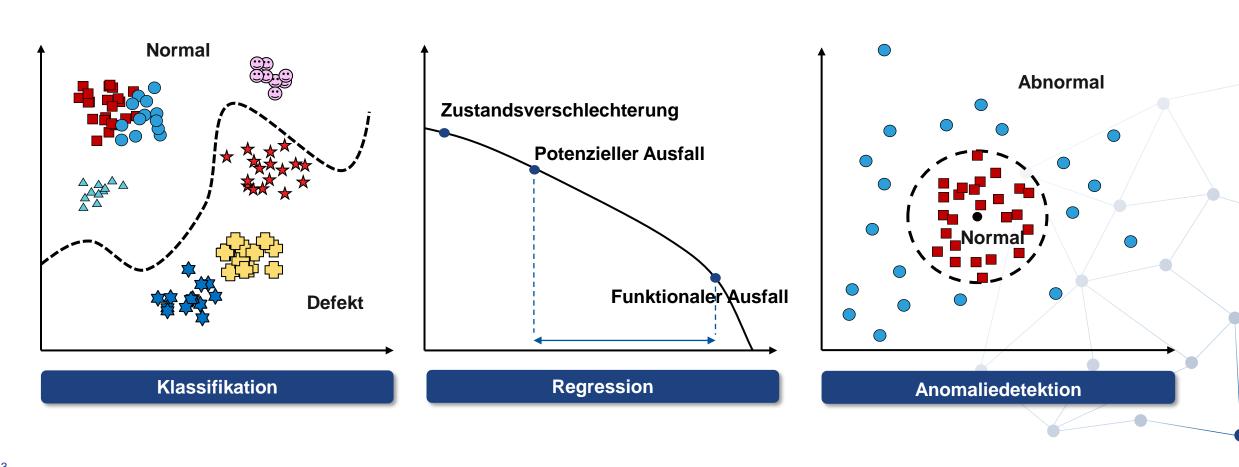
Maschinenverfügbarkeit steigern durch vorausschauende Instandhaltung: Einführung und Klassifizierung





Maschinenverfügbarkeit steigern durch vorausschauende Instandhaltung: Fehlererkennung und Diagnose





Maschinenverfügbarkeit steigern durch vorausschauende Instandhaltung: Herausforderungen in der Praxis



Mangel an annotierten Daten

 Daten aus der realen Welt sind oft nicht oder nur teilweise beschriftet. Insbesondere die Kennzeichnung von Signalen erfordert Expertenwissen

Seltenheit von Fehlern und Verschleiß

 Fehler sind selten und treten oft erst nach längerer Zeit auf. Dies führt zu einem Ungleichgewicht der Klassen und verringert die Aussagekraft der Daten

Nichtinterpretierbarkeit von ML-Modellen

 Das Produktionspersonal kann das Vertrauen in die Modelle verlieren, wenn es die Modellvorhersagen nicht nachvollziehen kann

Datenschutz

o Unternehmen zögern, Daten aus dem Betrieb weiterzugeben, da sie strategisches Wissen enthalten können



- 1 Begrüßung und Einleitung
- 2 Maschinenverfügbarkeit erhöhen durch KI am Beispiel der vorausschauenden Instandhaltung
- 3 KI für die multivariate statistische In-Prozesskontrolle
- 4 Verbesserung der Anlagenverfügbarkeit durch sensorbasierte Überwachung von Komponenten
- 5 Q&A: Fragen und Diskussion aus dem Auditorium
- 6 Abschluss und weiterführende Informationen zum ProKI-Netzwerk





Statistisch kontrollierter Prozess – Was ist das?







- Inhärenter Bestandteil des Prozesses (Temperaturschwankungen, Messungenauigkeit etc.)
- Nicht vollständig identifizierbar

Systematische/Kontrollierbare Abweichungen:

- Nicht inhärenter Bestandteil des Prozesses (Werkzeugverschleiß, maschinelle Defekte, menschliches Versagen etc.)
- Identifizierbar und theoretisch eliminierbar

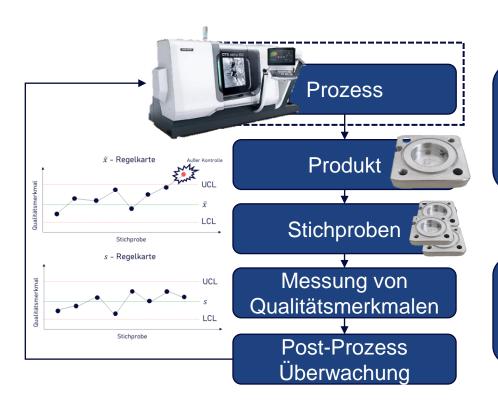
Statistisch kontrollierter Prozess:

- Ein Prozess ist statistisch kontrolliert, wenn er nur zufälligen/unkontrollierbaren Abweichungen unterliegt
- Jede Abweichung von diesem Zustand gilt als systematisch und muss eliminiert werden



Statistische Prozesskontrolle (SPC) - Überblick

Ziel: Detektion, Lokalisation, Elimination systematischer Abweichungen von kontrollierten Prozessen



Phase I:

- Retrospektive Überprüfung, ob Prozess in statistischer Kontrolle ist
- Statistisch kontrollierten Zustand herstellen
- Bestimmung der statistischen Kenngrößen des Prozesses

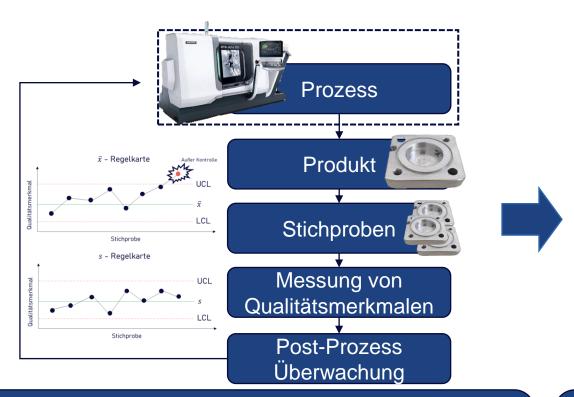
Phase II:

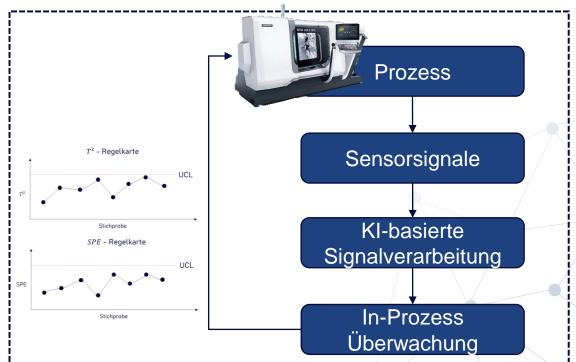
 Fortlaufende Überprüfung, ob der Prozess in Kontrolle ist, wenn neue Stichproben entnommen werden

Stand der Technik in der diskreten Fertigung seit der Entwicklung von Walter Shewart im Jahr 1924



Wachsende Menge an Prozessdaten führt zu Paradigmenwechsel in der diskreten Fertigung





Univariate Post-Prozess SPC:

Überwachung von univariaten Qualitätsmerkmalen

→ Bewertung des Prozesszustandes anhand Qualitätsdaten

Multivariate KI-basierte In-Prozess SPC:

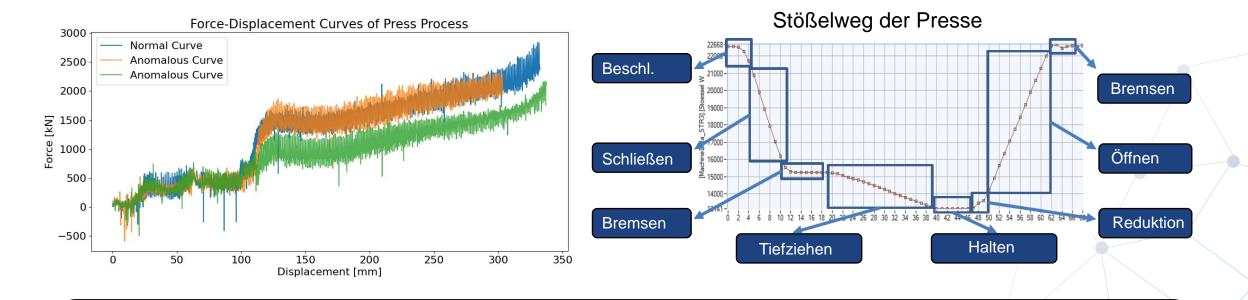
Überwachung von hochfrequenten multivariaten Prozessdaten (Vibration, Akustik, etc.)

→ Bewertung des Prozesszustandes anhand Prozessdaten



Use-Case: Tiefziehprozess von Kofferaumklappen für die Automobilindustrie

Ziel: Überwachung der Kraft-Weg Verlaufskurven für jedes gepresste Bauteil

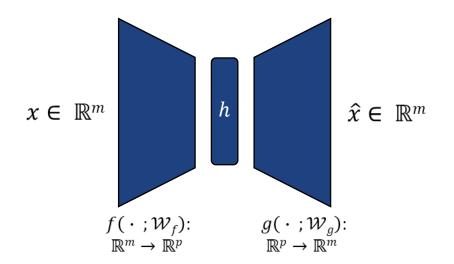


- Hochfrequente Sensordaten (Kraft und Weg)
- 3kHz Abtastrate
- 273 Kraft-Weg Verlaufskurven verfügbar (236 normal; 37 anomal)



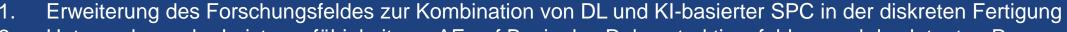
Use-Case: Tiefziehprozess von Kofferaumklappen für die Automobilindustrie

Beobachtung: Forschung im Bereich der KI-basierten In-Prozess SPC fokussiert sich immer mehr auf Deep Learning (DL)



Forschungsarbeit adressiert den Einsatz von Autoencodern (AE):

- 1. Intuitive und mächtige Modelle
- 2. Weit verbreitet im Bereich der Anomaliedetektion

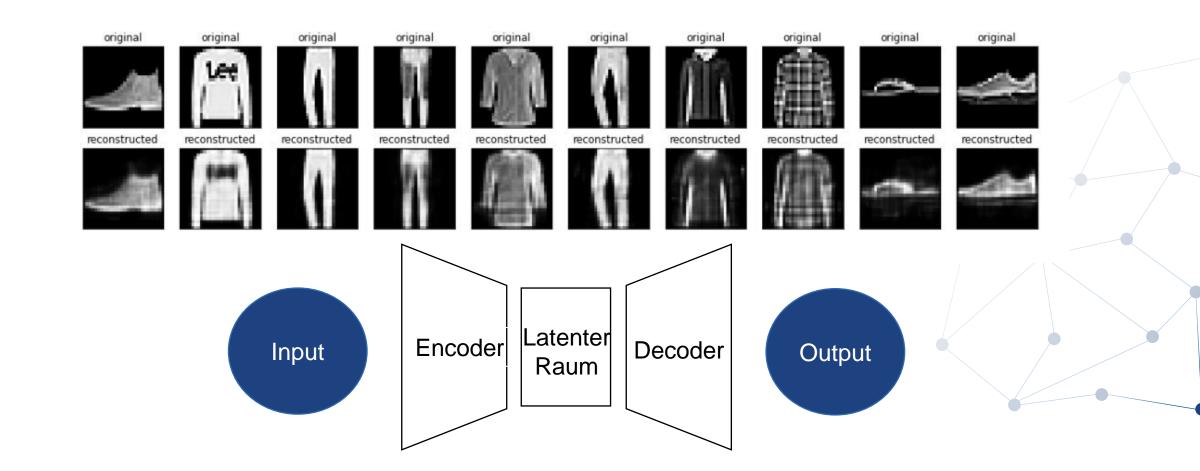


2. Untersuchung der Leistungsfähigkeit von AE auf Basis des Rekonstruktionsfehlers und des latenten Raumes für den Einsatz von KI-basierter SPC



Use-Case: Tiefziehprozess von Kofferaumklappen für die Automobilindustrie

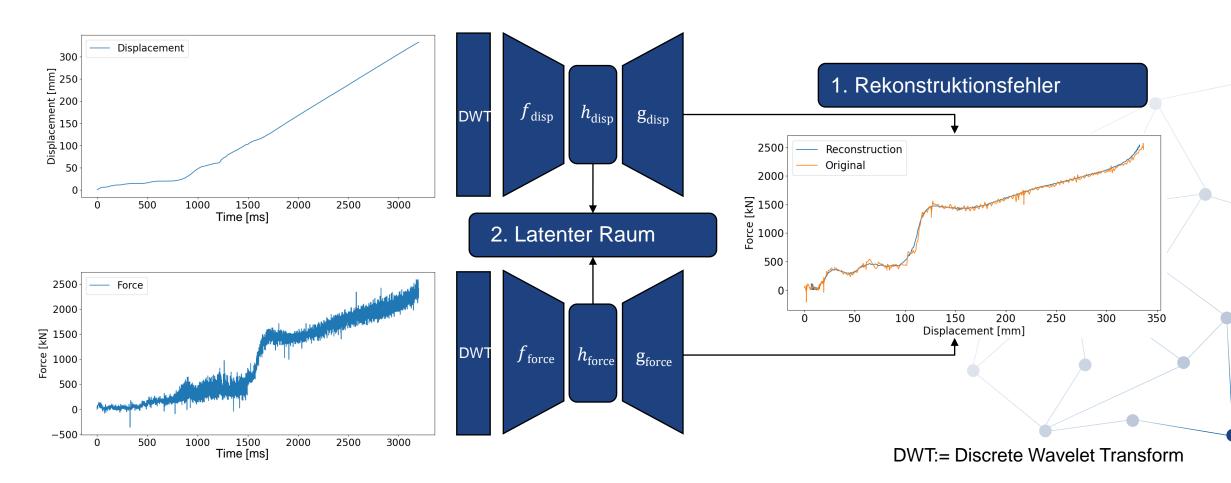
Ein AE ist ein neuronales Netz, dass darauf trainiert wird den Input bestmöglich zu rekonstruieren.





Use-Case: Tiefziehprozess von Kofferaumklappen für die Automobilindustrie

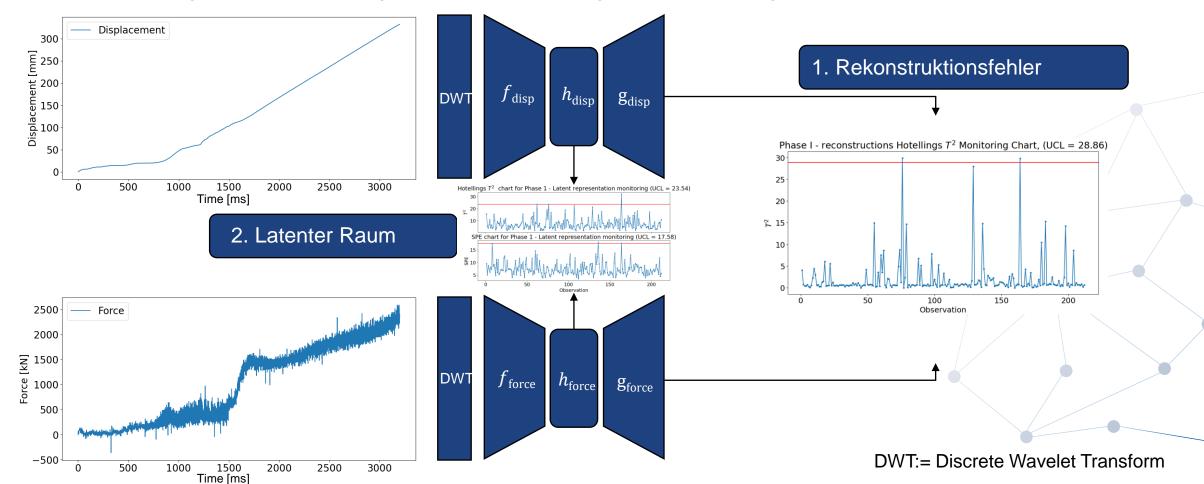
Zwei AE (Kraft und Weg) wurden in der vorgestellten Untersuchung zur Überwachung kombiniert.





Use-Case: Tiefziehprozess von Kofferaumklappen für die Automobilindustrie

Zwei AE (Kraft und Weg) wurden in der vorgestellten Untersuchung zur Überwachung kombiniert.





Use-Case: Tiefziehprozess von Kofferaumklappen für die Automobilindustrie

Datensatz Aufteilung

Zufälliges Mischen 236 normal + 37 anormal

• Train: 212 normal

Validation: 12 normal + 20 anormal

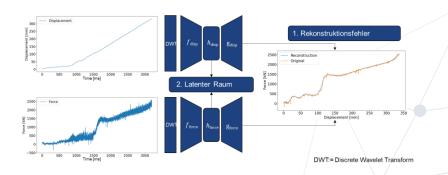
Test: 12 normal + 17 anormal

Evaluation

- Precision, Recall, F1-Score
- Evaluierung über 10 verschiedene random seeds

AE Methoden

- Deep dense AE (RE + latent); (RE); (latent)
- Deep LSTM AE (RE + latent); (RE); (latent)



Verwendete Baselines

- PCA-basierte Überwachung mit statistischen Features (RMS, Kurtosis, etc.)
- Naive Mittelwert Kurve mit Hotelling's T²



Use-Case: Tiefziehprozess von Kofferaumklappen für die Automobilindustrie

Approach	Precision	Recall	F1-score	[%]
PCA	93.0 <u>+</u> 0.022	92.9 <u>±</u> 0.025	92.9 <u>+</u> 0.015	-6.539
Deep dense AE (RE + latent)	97.8 <u>+</u> 0.029	100.0 ± 0.000	98.9 <u>+</u> 0.015	-0.503
Deep dense AE (RE)	98.9 <u>+</u> 0.023	100.0 ± 0.000	99.4 <u>+</u> 0.012	0.000
Deep dense AE (latent)	97.8 <u>+</u> 0.029	100.0 ± 0.000	98.9 <u>+</u> 0.012	-0.503
Deep LSTM AE (RE + latent)	97.8 <u>+</u> 0.029	100.0 ± 0.000	98.9 <u>±</u> 0.015	-0.503
Deep LSTM AE (RE)	98.3 <u>+</u> 0.027	99.4 <u>±</u> 0.019	98.9 <u>±</u> 0.015	-0.503
Deep LSTM AE (latent)	98.3 <u>+</u> 0.027	100.0 ± 0.000	99.1 <u>±</u> 0.014	-0.301
Naive mean curve	98.9 <u>+</u> 0.023	100.0 ± 0.000	99.4 <u>+</u> 0.012	0.000

- Konventionelle PCA zeigt die schlechteste Performanz
- Deep dense AE (RE) zeigt die beste Performanz
- Naive Mittelwertkurve zeigt identische Performanz
- LSTM AE kann nicht mit dense AE mithalten



- 1 Begrüßung und Einleitung
- 2 Maschinenverfügbarkeit erhöhen durch KI am Beispiel der vorausschauenden Instandhaltung
- 3 KI für die multivariate statistische In-Prozesskontrolle
- 4 Verbesserung der Anlagenverfügbarkeit durch sensorbasierte Überwachung von Komponenten
- 5 Q&A: Fragen und Diskussion aus dem Auditorium
- 6 Abschluss und weiterführende Informationen zum ProKI-Netzwerk





Geschäftsziel:

→ Anlagenverfügbarkeit erhöhen und Instandhaltungskosten reduzieren

Ausgangssituation:

- Ungeplante Maschinenstillstände infolge defekter Schutzabdeckungen, Hohe Reparaturkosten durch Folgeschäden an der Maschine
- Gegenwärtig werden Maschinen und Anlagen meist reaktiv gewartet, d. h. nachdem ein Bauteil versagt

Unternehmensprofil

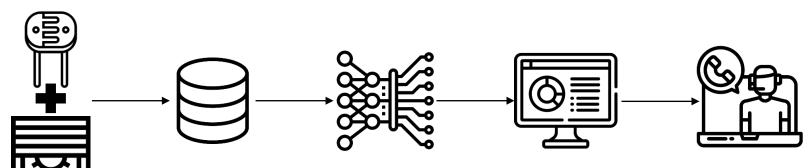
- ca. 100 Mitarbeiter an 5 Standorten
- Schutzabdeckung als Kernprodukt
- Konstruktion, Fertigung, Vertrieb
- Keine Vorerfahrung im Bereich Digitalisierung/Sensorik/Datenanalyse

Idee:

Zustandserkennung auf Basis von Sensordaten ermöglichen, physische Kontrollen vermeiden

Projekt-Ziel:

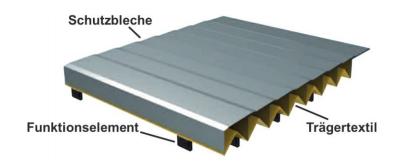
Uberwachung des gegenwärtigen Verschleißzustands anhand von Daten ermöglichen





Technisches Verständnis und technische Realisierung

- ✓ Technisches Anforderungsprofil erstellen
- ✓ Verschleißarten und –zustände ermitteln und definieren
- ➤ Erarbeitung im Rahmen von Workshops unter Nutzung des Domänenwissens aus den Fachabteilungen und dem Service
- ✓ Entwicklung eines Sensorkonzeptes
- ✓ Entwicklung von Integrationskonzepten
- ✓ Auswahl geeigneter Hardware
- ✓ Konzepte zur Stromversorgung und Signalübertragung
- ✓ Funktionsmuster erstellen
- Konzeptionierung und Umsetzung der Datenaufnahme, speicherung und –verarbeitung durch die Experten des Projektteams









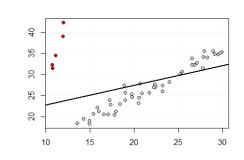
Von links nach rechts: 3-Achs-Beschleunigungssensor Kraftaufnehmer, ToF-Abstandssensor



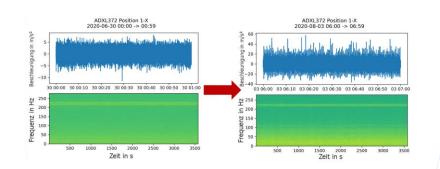


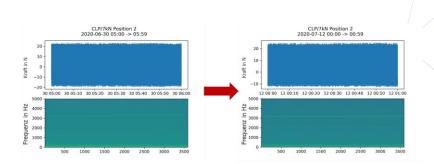
Datenaufnahme, Datenverständnis und Datenvorbereitung

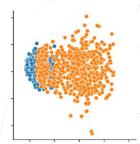
- ✓ Durchführung von Dauerlauftests zur Datenaufnahme
- ✓ Erzeugung belastbarer Daten durch statistische Versuchsplanung
- ✓ Datenqualität sicherstellen
- ✓ Eliminieren von Ausreißern, Fehlstellen und weiteren "Defekten" in den gesammelten Datensätzen
- ✓ Aufteilen in Train- und Testdaten
- ✓ Extraktion von Features aus den Daten

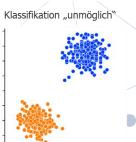








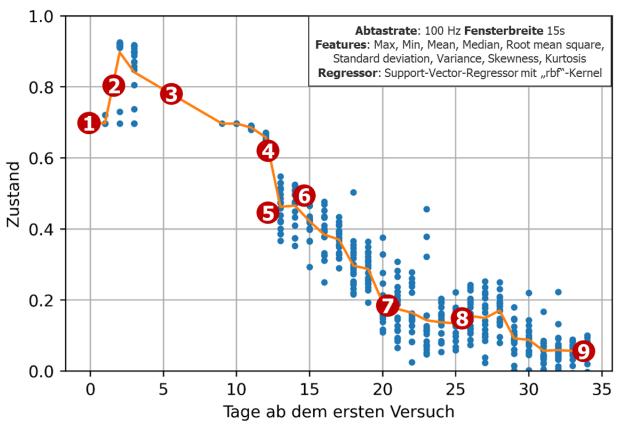




Für Klassifikation geeignet



Auswahl, Anpassung und Training des Datenmodells



Ereignisse

- Start des Dauerlaufs
- Reinigen und Schmieren der Führung
- Interpolation aufgrund Abbruch der Aufzeichnung in diesem Zeitraum
- 4 Anbahnung des ersten Schadensereignis
- Feststellung Schaden und Stopp des Dauerlaufversuchs
- 6 Ersetzen des Mittelblechs, Vermessen und Ausrichten des Prüfstands, Reinigung und Schmierung der Führungen
- Meldung eines schlechten Laufverhaltens
- Obeckblech auf Führung hatte sich gelöst und wurde neu befestigt
- Abbruch des Versuchs wegen zu starker Vibrationen



Learnings aus der Durchführung des Projekts



- Einbindung in tragbares Geschäftsmodell ist elementare Voraussetzung für ökonomischen Erfolg
 - Frühzeitiges Aufdecken eines möglichen Markpotentials (Volumen) für die Lösung
 - > Ermittlung der Zahlungsbereitschaft der Kunden durch Transparenz über Kundennutzen
 - > Skalierbarkeit ermitteln durch Evaluations des Aufwand für Adaption der Lösung



- Berücksichtigung veränderter Wertschöpfungsstrukturen für datenbasierte Lösungen
 - Vorhandensein aller notwendigen Kompetenzen zur Entwicklung und Umsetzung sicherstellen
 - > Aufbauen von strategischen Partnerschaften für Verbreitung und Bereitstellung



- 1 Begrüßung und Einleitung
- 2 Maschinenverfügbarkeit erhöhen durch KI am Beispiel der vorausschauenden Instandhaltung
- 3 KI für die multivariate statistische In-Prozesskontrolle
- 4 Verbesserung der Anlagenverfügbarkeit durch sensorbasierte Überwachung von Komponenten
- 5 Q&A: Fragen und Diskussion aus dem Auditorium
- 6 Abschluss und weiterführende Informationen zum ProKI-Netzwerk



Rückmeldung Mentimeter-Antworten



Bitte bewerten Sie die folgenden Aussagen

Ich kann mir vorstellen, mittels KI die Verfügbarkeit meiner Maschinen und Anlagen zu erhöhen.

Die vorgestellten Inhalte waren hilfreich für mich/mein Unternehmen.

Ich sehe mein Unternehmen als ausreichend digitalisiert für eine erste KI-Lösung an.

In meinem Unternehmen ist ausreichend Wissen über KI vorhanden

Es ist wahrscheinlich, dass unternehmensintern zeitnah KI-Projekte angestoßen werden.

Sehr starke Zustimmung



Keine Zustimmung



- 1 Begrüßung und Einleitung
- 2 Maschinenverfügbarkeit erhöhen durch KI am Beispiel der vorausschauenden Instandhaltung
- 3 KI für die multivariate statistische In-Prozesskontrolle
- 4 Verbesserung der Anlagenverfügbarkeit durch sensorbasierte Überwachung von Komponenten
- 5 Q&A: Fragen und Diskussion aus dem Auditorium
- 6 Abschluss und weiterführende Informationen zum ProKI-Netzwerk





Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit

Weiterführende Informationen zu ProKI und unserem Angebot finden Sie auf unseren Homepages <u>www.prokidarmstadt.de</u> und <u>https://tu-dresden.de/ing/proki</u>

Nächster ProKI InfoPoint: 09.03.2023 – Retrofit: Wie lässt sich Digitalisierung als Grundlage für Prozessoptimierung und Qualitätssicherung nutzen?



