

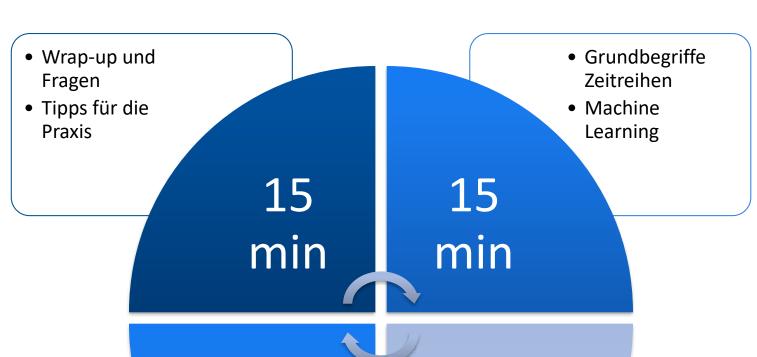




 $A \mid N \mid N$



Agenda



15

min





Image by OpenClipart-Vectors at pixabay

- Faltungsbasierte
 Ansätze
 - Rocket
 - CNNs

- Nützliche Tools in Sktime
- Transformationen & Pipelines



15

min

"Mitmach"-Links



- Diese Folien
 - https://github.com/Almotion-Bavaria/sktimenotebooks/raw/main/Praktische Zeitreihen Klassifikation.pdf

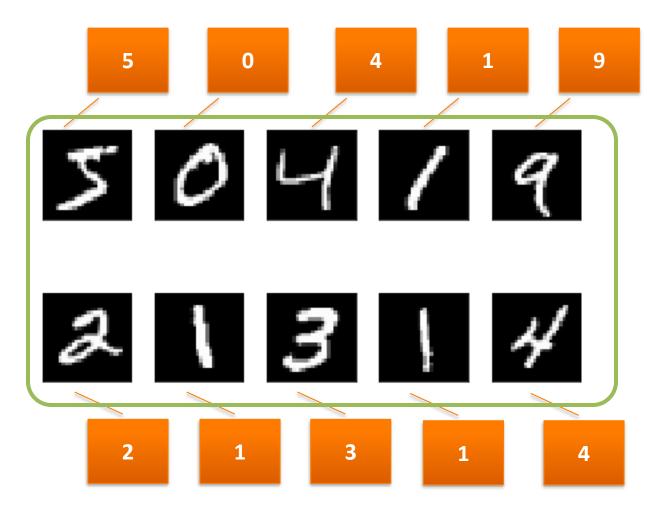


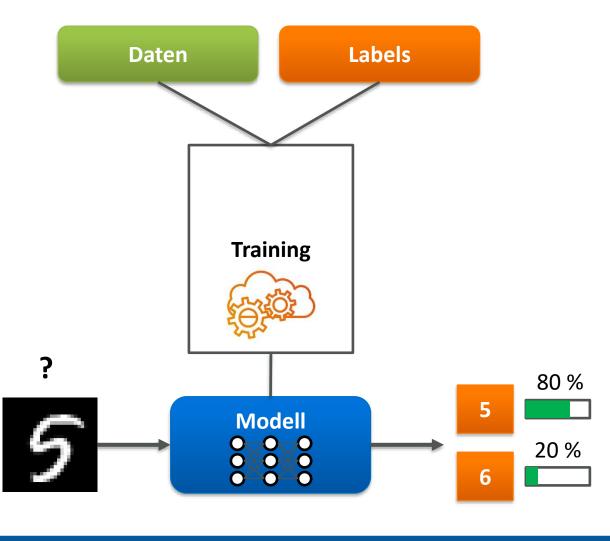
- Git-Repository mit allen Notebooks
 - https://github.com/Almotion-Bavaria/sktime-notebooks
 - Colab-Links auf allen Folien

Grundbegriffe Zeitreihen und ML

Überwachtes Machine-Learning







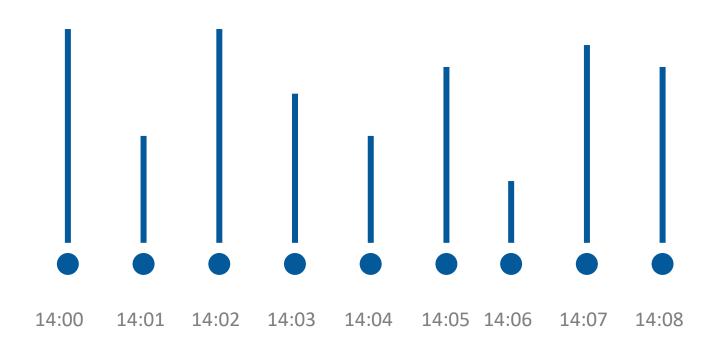
"Klassisches" Überwachtes Lernen



- Fixe Eingabegrößen
 - "tabellarisches Format" bzw. Bildabmessungen
- Zielwerte als Ausgaben
 - Regression -> numerisch
 - Klassifikation -> kategoriell

Zeitreihen





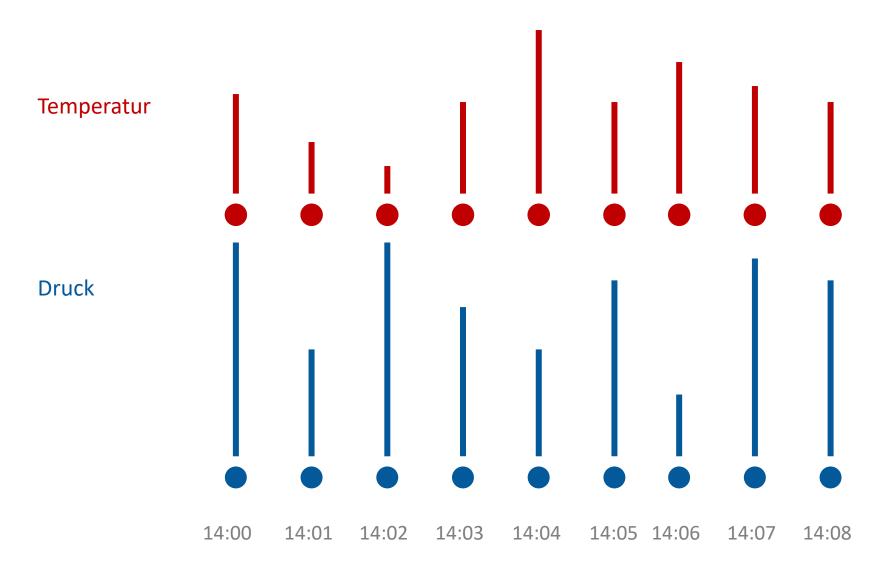
Beispiele

- Messgrößen eines Fertigungsprozesses (Temperatur, Druck, Einsinktiefen, Zerspanungskräfte ...)
- Absatzzahlen
- Stromverbräuche / Einspeisung PV
- Finanzdaten (Aktienkurse)
- Klima / Meteorologie

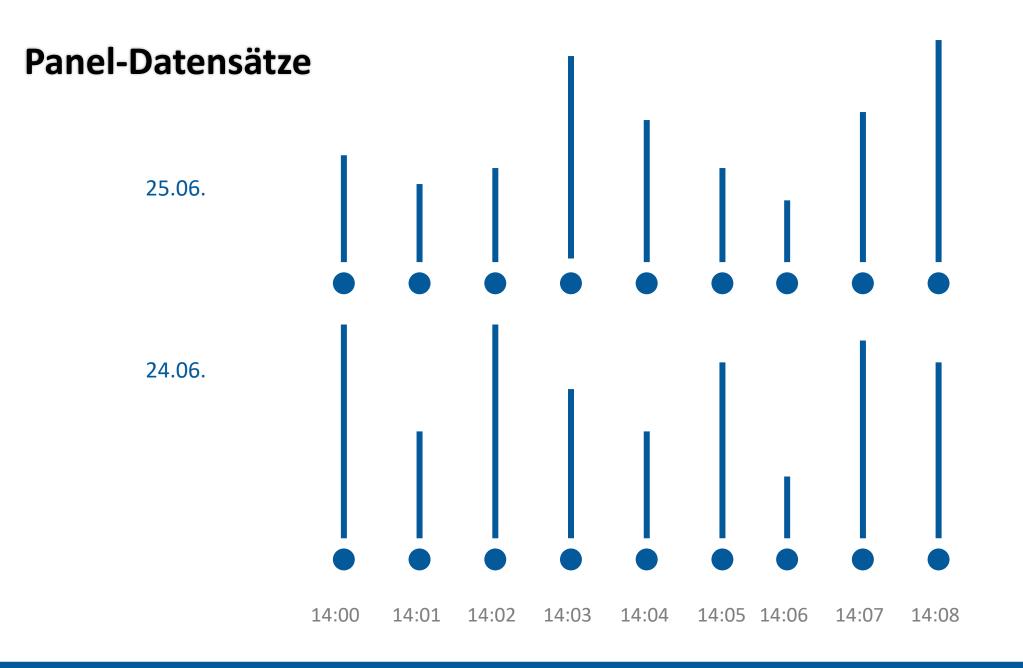
– ...

Multivariate Zeitreihen



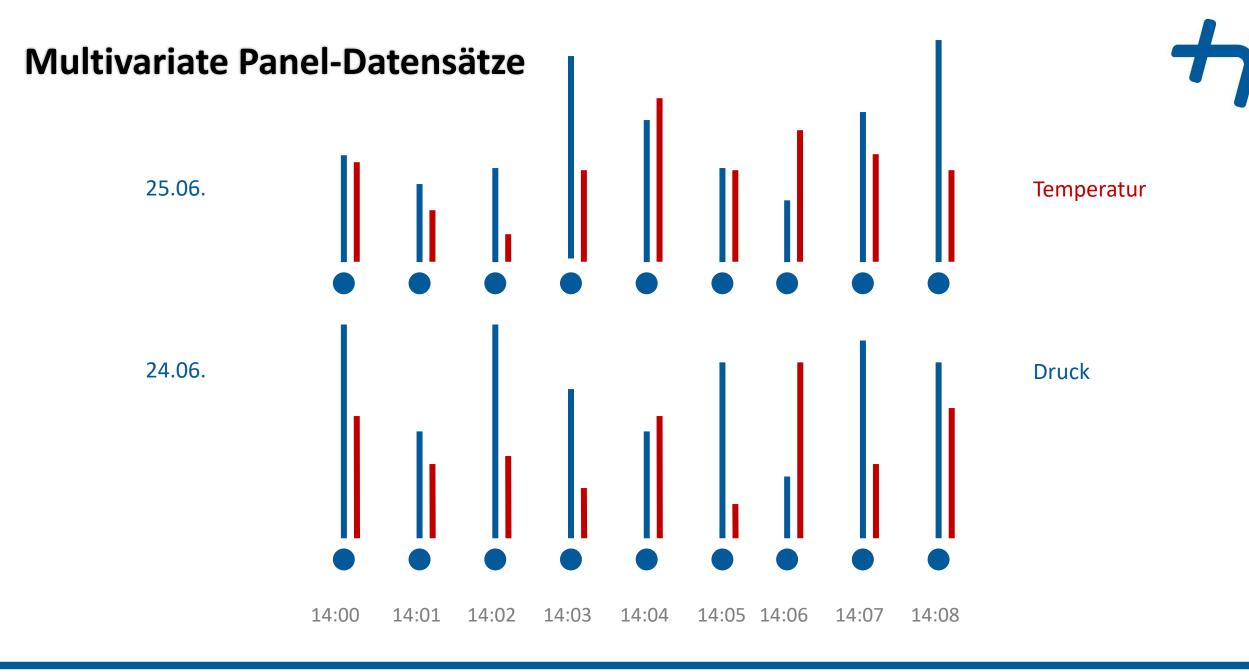


Korreliert, unterschiedliche Messgrößen, gleiche Prozessinstanz





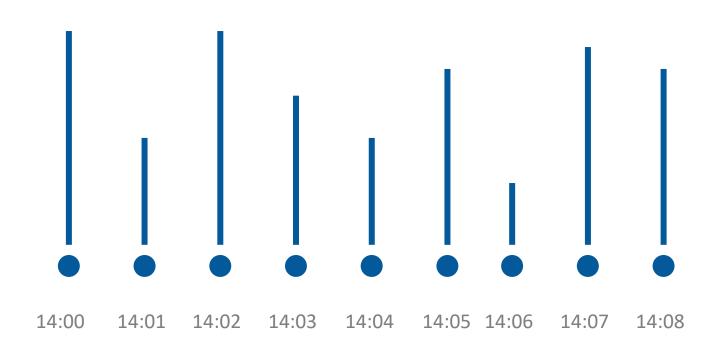
Unabhängige Instanzen des gleichen Prozess



Typische Herausforderungen: Fehlende Messwerte



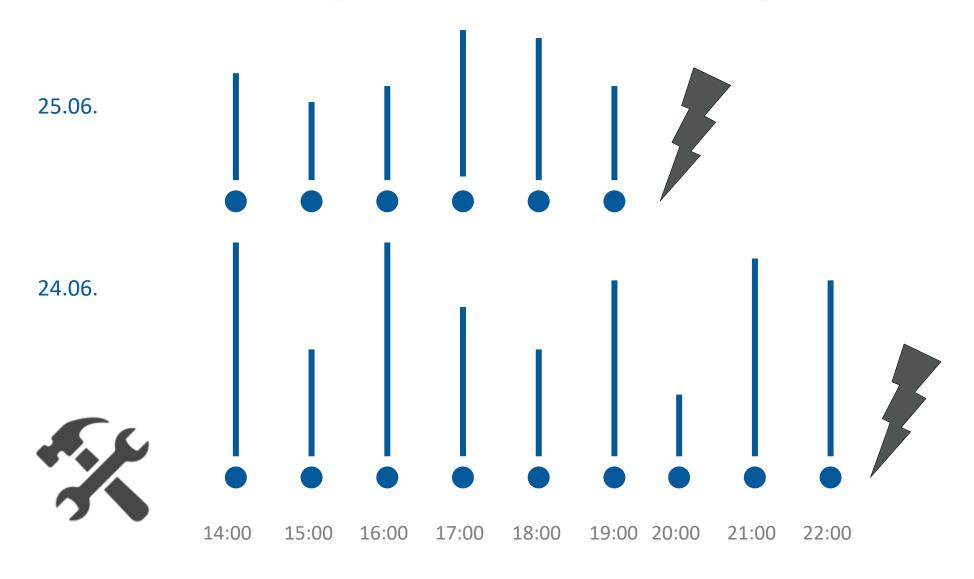
Aufzeichnung nur bei Ereignissen



Unterschiedliche Sensorauflösungen

Typische Herausforderungen: Unterschiedliche Längen



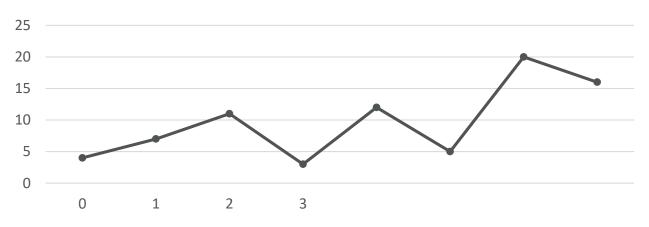


Beispiel: Zeitreihen in Sktime laden



```
# sktime uses data in dimensions (m, d, t) where
# m ... is the number of distinct instances in the panel
# d ... is the number of features/variables that are measured
# t ... is the number of time steps

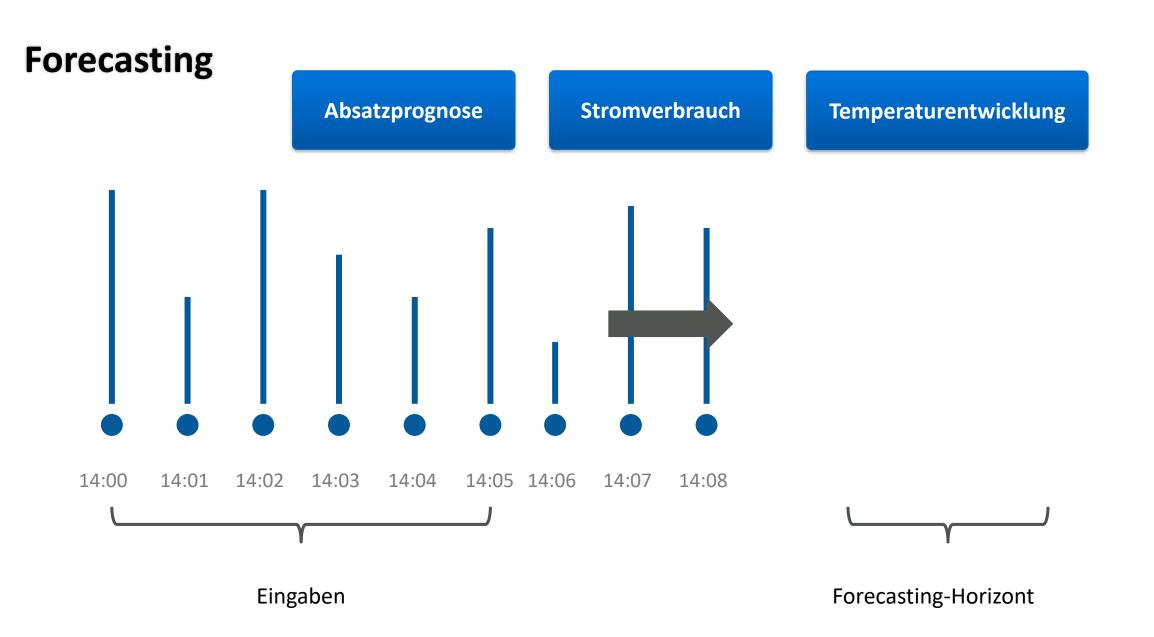
test_series = np.array([4, 7, 11, 3, 12, 5, 20, 16])
test_series = np.reshape(test_series, (1, 1, len(test_series)))
X = from_3d_numpy_to_nested(test_series)
```

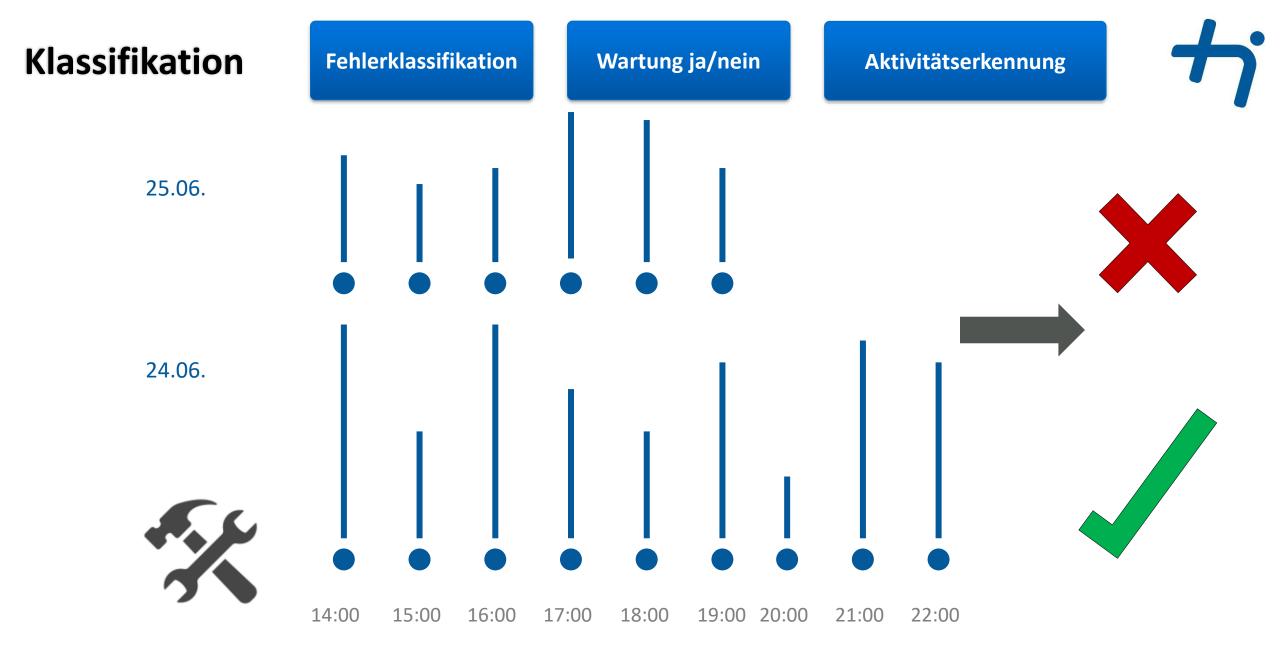


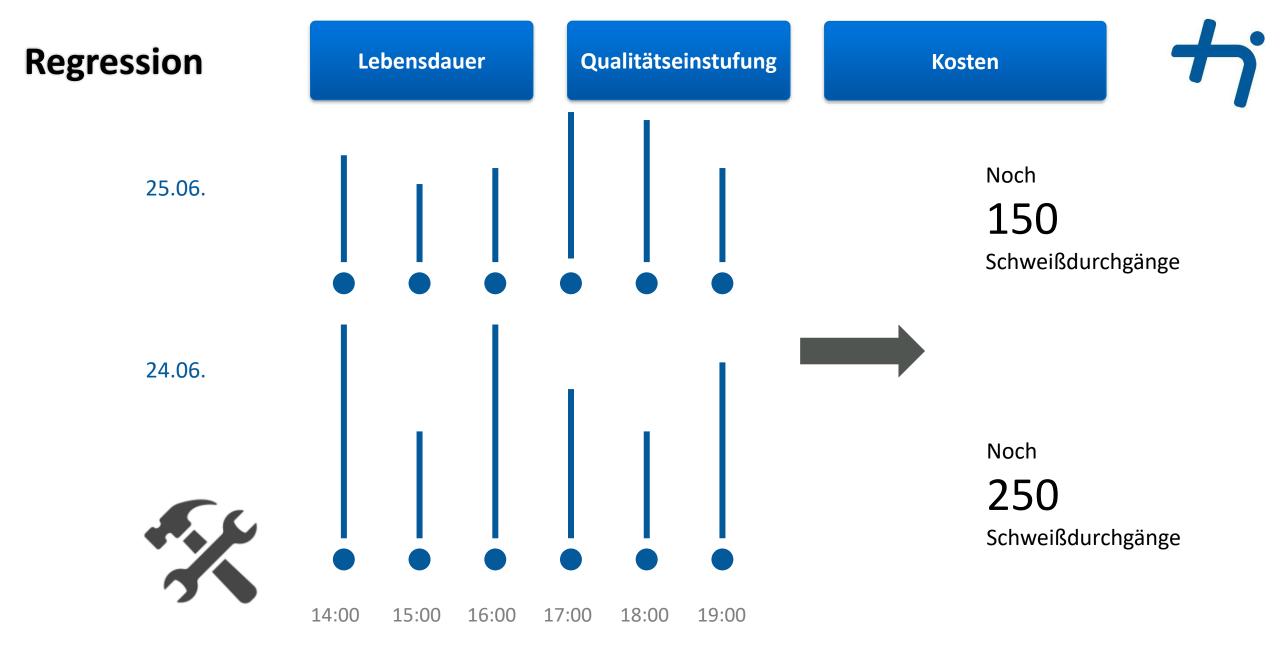


https://www.sktime.org/en/latest/examples/loading_data.html

Lernaufgaben auf Zeitreihen





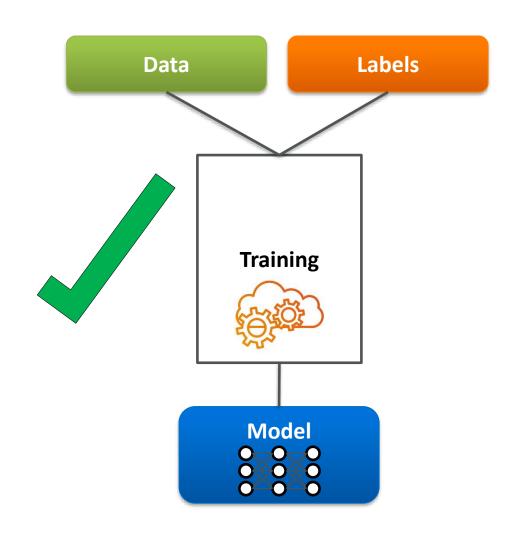


Transformation von Zeitreihen: Naive Kodierung



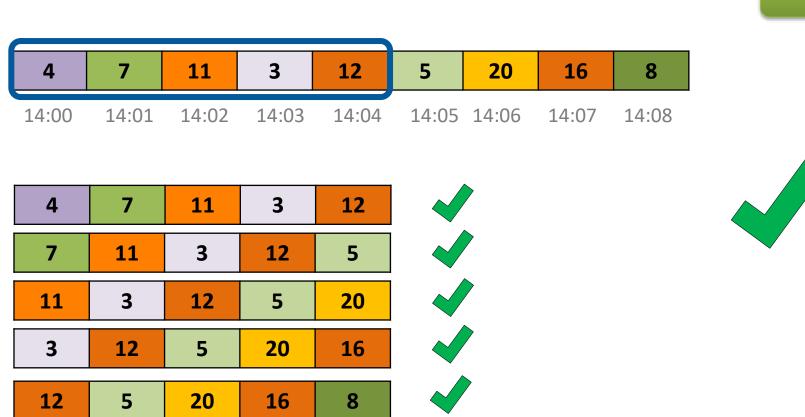
x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7	x_8	<i>x</i> ₉
4	7	11	3	12	5	20	16	8
14:00	14:01	14:02	14:03	14:04	14:05	14:06	14:07	14:08

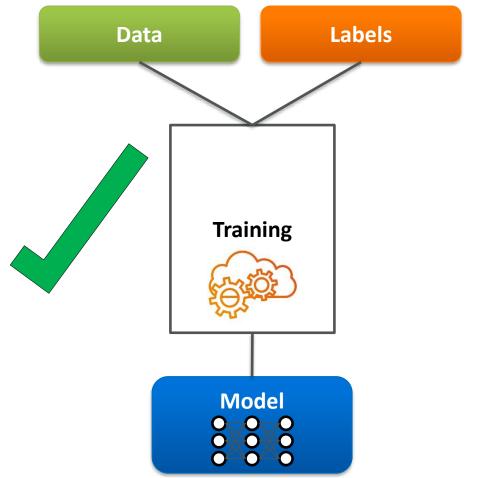
- Kann funktionieren.
- Erfordert gleiche Zeitreihenlänge
- Nutzt Reihenfolge nur bedingt



Transformation von Zeitreihen: Lagged Features



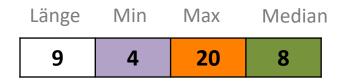




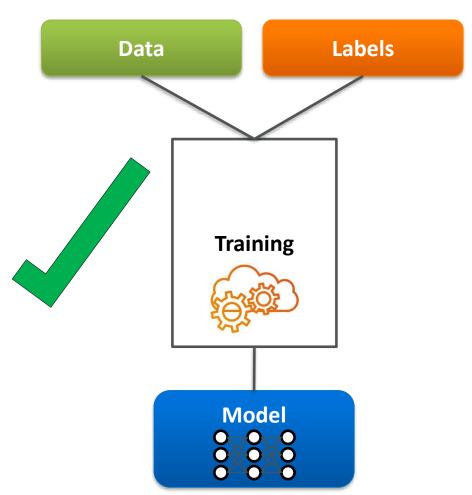
Transformation von Zeitreihen: Feature-Extraktion





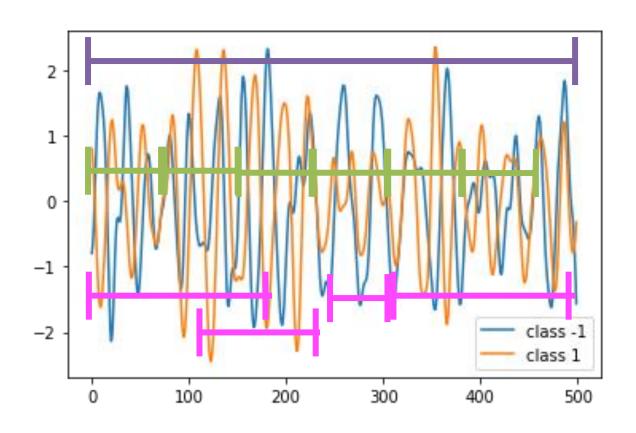






Wie können wir Zeitreihen und ML zusammen bringen?





Globale Features

- Min, Max
- Durchschnitt, Median
- Transformationen (z.B. Fourier)

Fenster

- gleiche aggregierte Features
- Unregelmäßige Intervalle

FordA Datensatz von UCR

- Motorenlärm aufgezeichnet durch Sensor
- Klasse 1 OK, Klasse -1 nicht OK

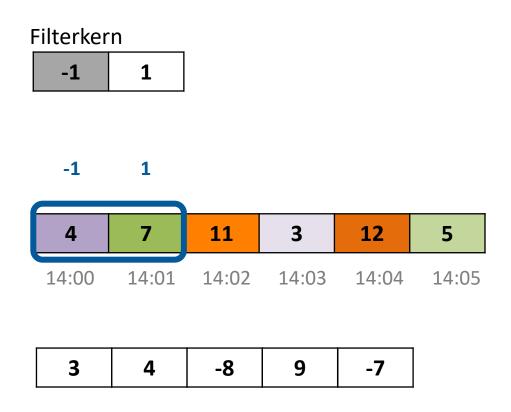
Sktime-Demo

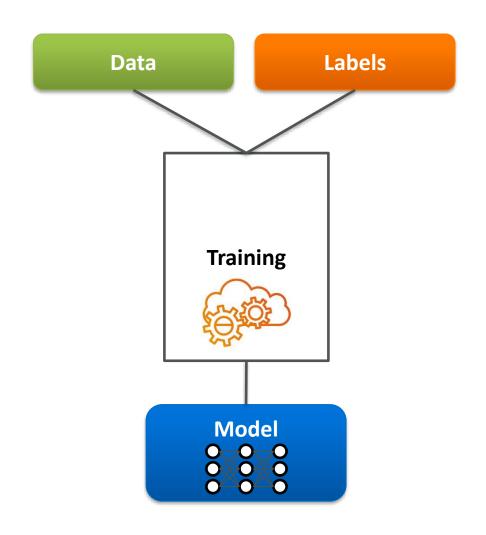


Faltungsmodelle

Diskrete Faltungen (Convolutions) als Merkmalextraktoren

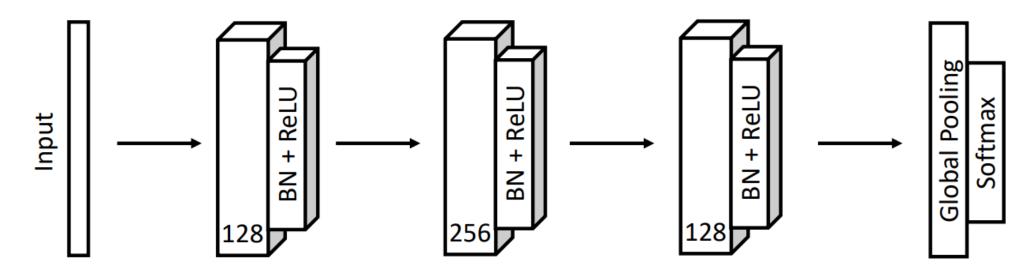






Typischer Einsatz in neuronalen Netzen



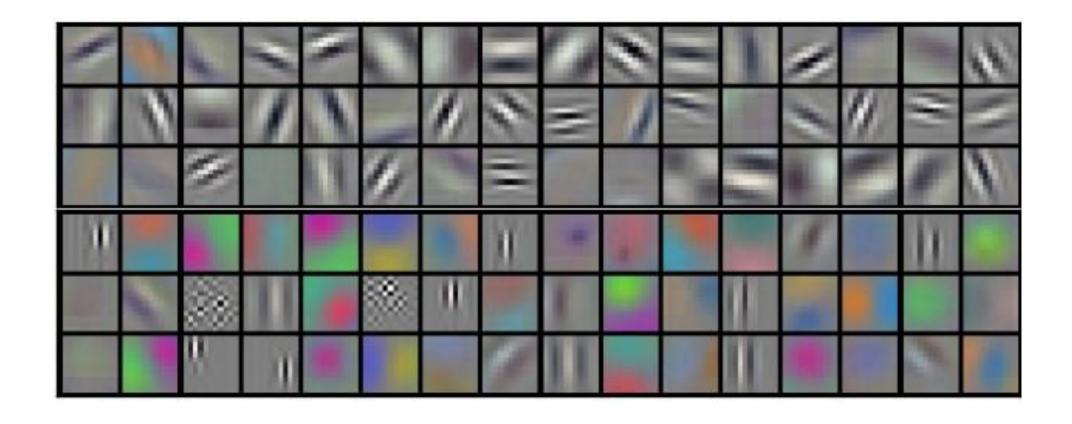


Time series classification from scratch with deep neural networks: A strong baseline; Wang, Zhiguang and Yan, Weizhong and Oates, Tim; 2017 IJCNN



Beispiel für trainierte Faltungskerne

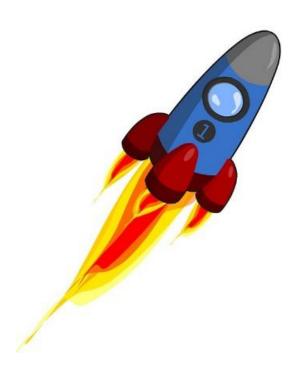




[Krizhevsky et al., 2012]

Rocket-Algorithmus (RandOm Convolutional KErnel Transform)





- 108 Datensätze in UCR:
 - Rocket 2 Stunden
 - Mini-Rocket 8 Minuten
 - Stand der Technik 14 Stunden

Grundidee



- 1. Verwende zufällig gewählte Faltungskerne (Gewichte, Shift, usw)
- 2. Extrahiere Merkmale durch Faltung
- 3. Verwende genau 2 Pooling-Operationen über resultierende Reihe (pro Faltungskern)
 - Max-Wert
 - Proportion positiver Werte
- 4. Trainiere herkömmlichen Klassifizierer

ROCKET: Exceptionally fast and accurate time series classification using random convolutional kernels

Angus Dempster, François Petitjean, Geoffrey I. Webb

Tipps & Tricks

Tipps & Tricks



- Wichtige Ereignisse per Zeitstempel genau speichern
 - Defekt, planmäßige Wartung, etc.
 - Möglichst ergonomisch für Mitarbeitende (Smartwatch o.ä.)
- Einordnung des richtigen Zeitreihenproblems ist wichtig
 - Forecasting am weitestend verbreitet, aber
 - Prädiktive Wartung aber eher Regression / Klassifikation
- Fangen Sie früh mit der Datenaufzeichnung an
 - Vorlauf mehrere Monate vor KI / Data Science Projekt

Key facts "Almotion Bavaria" aimotion.de









Bayerischer KI-Mobilitätsknoten an der THI





München

- 20 neue Forschungsprofessuren (halbes Lehrdeputat + 1 wiss. MA)
 - 10 aus der Hightech-Agenda Bayern https://aimotion.de
 - 10 aus Stiftungsmitteln (u.a. Audi, Stadt Ingolstadt, Klinikum, etc.) https://ainin.de/
 - Schwerpunkte: Autonome Mobilität (Fahren, Fliegen), KI-gestützte Produktion
 - Zielsetzung: Aufbau von bis zu 120 Wissenschaftler:innen durch Drittmittelforschung
- Geplant: Einzug in den Digitalbau (Kavalier Dalwigk)
 - 4.000 m² Fläche, Seminarräume, KI-Labore
 - Ausbau Informatik, KI im Mobilitätsknoten

