

# Machine Learning Kurs Arbeitsbuch

– Vorbereitung –

## Einleitung

### **ML ist überall!**

*Wo (sonst) verwendest du ML in deinem täglichen Leben (inkl. Arbeit)?*

-

### **ML Geschichte: Warum jetzt?**

*Welche Faktoren beschleunigten den Aufstieg von ML in den letzten Jahren?*

-

-

-

*Was ist der Unterschied zwischen ANI und AGI?*

– Tag 1 (Teil 1) –

## Grundlagen

### **Was ist ML?**

*Was ist der Unterschied zwischen Machine Learning, Künstlicher Intelligenz und Deep Learning?*

*Was sind die Vorteile von ML gegenüber traditioneller Software?*

*Wann sollte man ML nicht verwenden?*

*Welche ML-Probleme haben eine gute Erfolgsaussicht und wann ist der Ausgang ungewiss?*

## Wie “lernen” Maschinen?

Beschreibe die verschiedenen Lernstrategien und ihre Anforderungen (in Bezug auf die Daten):

- Unsupervised Learning:
- Supervised Learning:
- Reinforcement Learning:

Was sind “Features” und was sind “Labels”?

- Features:
- Labels:

## ML Anwendungsfälle

Wie sehen strukturierte und unstrukturierte Daten aus?

- Strukturierte Daten:
- Unstrukturierte Daten:

Was ist das Manko von Unsupervised Learning Methoden?

Was für Vorteile hat es, ein komplexes Input-Output Problem in einfachere Teilprobleme zu zerlegen?

Was ist der Nachteil an einem System mit mehreren ML Modellen?

## Probleme mit ML lösen

Welche Aufgaben beanspruchen die meiste Zeit eines Data Scientists?

Was sind die zwei Deployment-Optionen für ML-Modelle und welche Vorteile haben sie?

– Tag 1 (Teil 2) –

Schau dir nochmal das [ML Algorithmen Cheatsheet](#) an und versuche für jede Kategorie Beispiele zu finden, wo ihr mit diesen Algorithmen Produkte oder Prozesse eurer Organisation verbessern könnt.

- Anomaly Detection:
- Clustering:
- Regression:
- Classification:
- Generative AI:
- Recommender Systems/Information Retrieval:

# Datenanalyse & Preprocessing

## **Datenanalyse**

*Vor was warnt uns Goodharts Gesetz?*

*Mit welchem KPI könnte man das Ziel deiner Abteilung quantifizieren? Ist dies ein Leading oder Lagging Indikator?*

## **Garbage in, garbage out!**

*Was denkst du, sind die häufigsten Probleme, die bei Datensätzen in eurem Unternehmen auftreten?*

*Welche konkreten nächsten Schritte könntet ihr als Organisation unternehmen, um die Datenqualität zu verbessern?*

– Tag 2 –

## Häufige Fehler vermeiden

*Mit welcher dummen Baseline sollte man Regressions- bzw. Klassifikationsmodelle vergleichen?*

*Wann ist es eine ganz schlechte Idee, ein Klassifikationsmodell mit der Accuracy zu evaluieren?*

*Was bedeutet es, wenn ein Modell over- oder underfittet?*

*Warum kann ein Modell trotzdem falsch sein, auch wenn es korrekte Vorhersagen für Datenpunkte aus dem Testset generiert?*

*Was sind “Adversarial Attacks”?*

*Auf welche Weise kann sich ein verzerrtes Modell negativ auf die Nutzer auswirken?*

*Wie kann man überprüfen, ob ein Modell diskriminiert?*

*Was ist der Unterschied zwischen einem Daten und einem Konzept Drift?*

*Aus welchen Gründen könnte es in deinem Bereich / bei deinem nächsten Projekt zum Daten oder Konzept Drift kommen?*

## Fazit

*Was sind laut Andrew Ng die 5 Schritte für eine erfolgreiche KI-Transformation eines Unternehmens und wo denkst du, dass euer Unternehmen in diesem KI-Transformationsprozess steht?*

- 1.
- 2.
- 3.
- 4.
- 5.