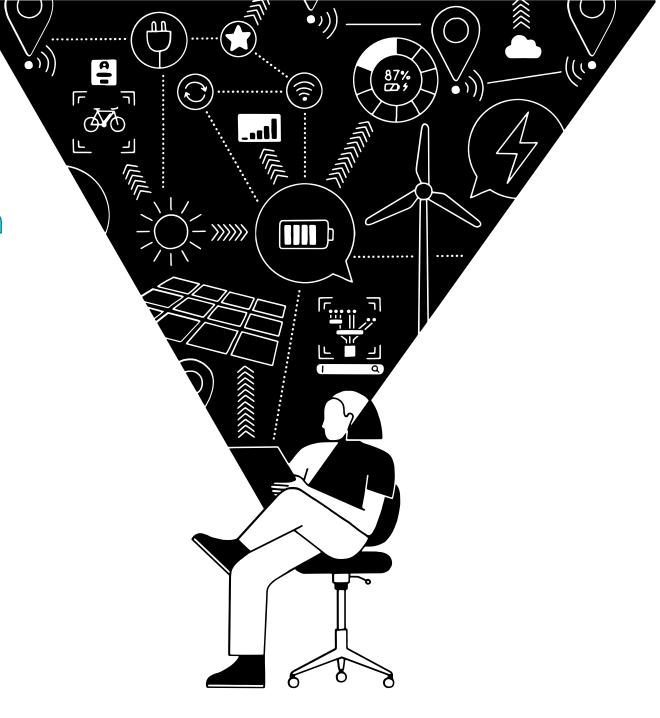
# Schulung Data Science

Business Akademie: Grundlagen mit Zertifizierung

Dr. André Bojahr Michael Aydinbas







#### Biografie

- Tätigkeiten im Bereich Beratung, Automotive und Forschung
- Dr. rer. nat. in Physik, Universität Potsdam und Max-Born Institut Berlin

#### Beratungskompetenz

- Data Science, Maschinelles Lernen, Deep Learning, Datenanalyse, Statistik, Computer Vision, Zeitreihenanalyse, NLP, Projektmanagement, Ausbildung, Datenbanken
- Technische Expertise in PyTorch, Tensorflow, Scikit-learn, Pandas, Python, C++, Embedded Systems, Jetson, Cloud-Computing, AWS, Azure

#### Sprachen

• Deutsch, Englisch



#### Lead Data Scientist

Dr. André Bojahr hat über 9 Jahre Erfahrung in Disziplinen Datenanalyse und -modellierung. Während seiner Forschungszeit entwickelte er Methoden zur statistischen Analyse von großen Datenmengen. Danach bearbeitete er verschiedenste Data Science Projekte im Bereich Zeitreihenanalyse, Computervision und NLP. Zuletzt konzipierte, entwickelte er Analyseverfahren von Radarsattelitenaufnahmen im Bahnkontext.

#### Selected Relevant Project Experience

Projektleiter und Senior Data Scientist, SAR-satellite images for tree detection, Eisenbahnbundesamt

- Anforderungsmanagement, Dokumentation, Entwicklung
- Bildverarbeitung (Bildtransformationen, Geomatching, Rauschreduktion mit Deep Learning)
- Änderungsdetektion (statistische Analyse/Tests, Deep Learning Ansätze (U-Net))

### Senior Data Scientist, NLP-Matching von Projekt und Mitarbeiter Profilen, Intern (vorheriger Arbeitgeber)

- NLP-Methoden (TF-IDF, Word2Vec, Doc2Vec)
- Ähnlichkeitsmetriken (Kosinus-Ähnlichkeit, euklidische Distanz)
- Graphendatenbank Neo4j

#### Senior Data Scientist, Fehlerursachendetektion bei Fahrzeugen, Deutscher Fahrzeughersteller

- Zeitreihenanalyse (geführte Merkmalsauswahl mittels Statistik und Ingenieurswissen)
- Machine Learning Methoden (Random Forrest, Gradient Boosted Trees, Neural Networks)
- Explainable AI (LIME, SHAP, Surrogate Models)



#### **Biografie**

- Tätigkeiten im Bereich Automotive, IT-Dienstleistungsunternehmen, Finance, Lehre
- M.Sc. Psychologie in IT, TU Darmstadt.
   B.Sc. Umweltingenieurwissenschaften, TU
   Darmstadt

#### Beratungskompetenz

- Datenstrategie und Systemlandschaft,
   Schulungen zu Python, Machine Learning und
   Deep Learning, Forschung und Entwicklung
- Zertifizierungen: PSM I, Machine Learning mit Python, CPRE FL
- IT-Expertise u.a. in Data Science, Large-Scale Data Processing, System Integration, AWS

#### Sprachen

• Deutsch, Englisch



#### Senior Consultant

Michael Aydinbas verfügt über 11 Jahre IT-Erfahrung sowie 4 Jahre Berufserfahrung als Experte für Datenplattformen. Darüber hinaus ist er als Projektleiter tätig. Sein Schwerpunkt liegt auf skalierbaren, performanten Big Data Anwendungen. Er hat zahlreiche Projekte in verschiedenen Branchen begleitet und umgesetzt. Als Data Engineer konzipiert und gestaltet er Messdatenanalyse-Pipelines – von der Datenaufbereitung über deren Analyse bis zur Auslieferung.

#### Selected Relevant Project Experience

#### Projektleiter/ Senior Data Engineer, Betreiben eines Data Mesh, Finance

- Einarbeitung in die gesamte Datenplattform (AWS) und Übernahme von (Legacy) ETL-Datenstrecken
- Aufbau eines neuen Data Teams, Recruiting und Onboarding Prozesse

#### Projektleiter/ Senior Solution Engineer, Emissionsdatenberechnung und Datenintegration

- Projektplanung und Mitarbeiterführung für drei Teilgebiete, zentraler Ansprechpartner für den Kunden
- Erarbeitung von serverless Cloud-Lösungsarchitekturen und Softwarekonzepten

#### Projektleiter/ Senior Consultant, Big Data im Entwicklungsprozess, Automotive

- Begleitung/Umsetzung des Deployments von entwickelten Analysetools auf eine Big Data Analyse-Plattform
- Entwicklung, Kundenkommunikation, Projektplanung, Dokumentation

#### Data Scientist/ Requirements Engineer, Entwicklung eines Sequencing-Frameworks, Automotive

- Anforderungsanalysen
- Entwicklung einer Python Toolbox für Datenexploration/ Datenanalyse mit Apache Spark
- Entwicklung eines Python Sequencing Frameworks zur automatisierten Erkennung von Fahrszenen

## Schulung Data Science Business Akademie: Grundlagen mit Zertifizierung

### Data Science im Unternehmen

- Einführung und Definition
- Abgrenzung zu anderen Unternehmensbereichen
- Typische Use Cases
- Betriebswirtschaftliche Anwendungsgebiete und konkrete Data Science Ziele
- Betriebswirtschaftliche Erfolgsmessung

#### Statistische Grundlagen

- Deskriptive Statistik und statistische Verteilungen
- Grundlagen der Wahrscheinlichkeitsrechnung
- Explorative Analyseverfahren

#### **Data Science Prozess**

- Zieldefinition
- Datenauswahl
- Datenbereinigung und Datenvorverarbeitung
- Modellbildungsprozess
- Werkzeuge
- Interpretation und Darstellung der Ergebnisse
- Nutzung im Unternehmen

#### ML Algorithmen

- Supervised/Unsupervised Machine Learning
- Clustering
- Klassifikation und Regressionsmethoden
- Entscheidungsbäume und Ensemble Verfahren
- Lineare und logistische Regression, Support Vector Machines
- · Neuronale Netzwerke

#### **Praktische Anwendungen**

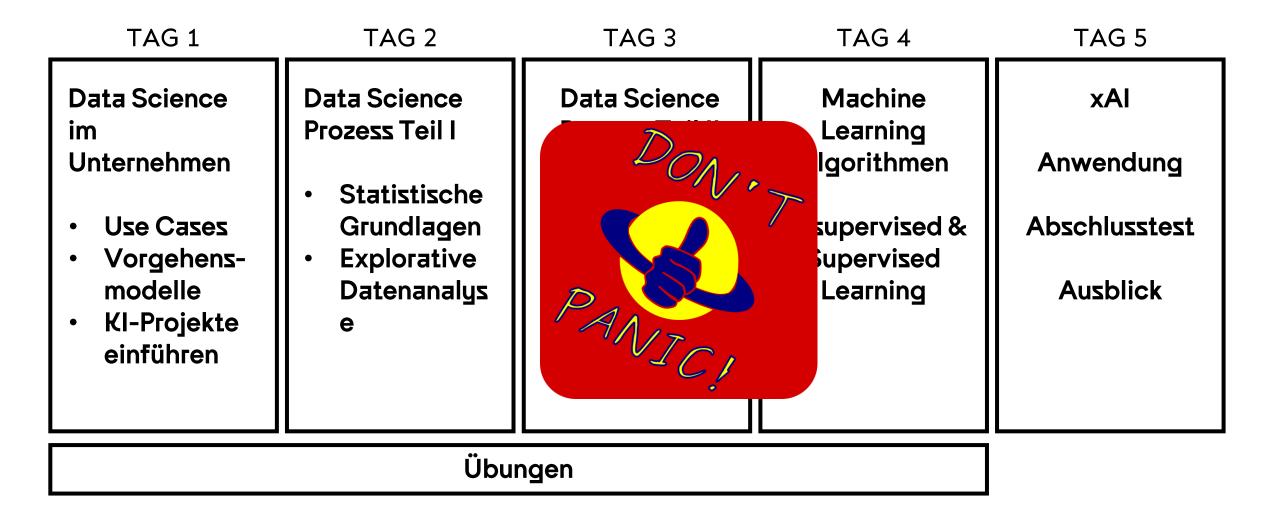
- Arbeiten mit Data
   Science Werkzeugen
- Grafische Werkzeuge
- Implementierung unterschiedlicher Zielfunktionen
- Beispielhafte Methodenanwendung für Data Science Datensätze
- Übungen zum selbständigen Anwenden der Methoden

#### Vorgehensmodelle

- Übersicht verschiedener Modelle
- · Cross Industry Standard Process of Data Mining (Crisp-DM)
- Knowledge Discovery in Databases (KDD)



### Schulungsüberblick



### Schu

Abschl

#### **THEORI**

Wir möch bringen u daher gilt

- Frage
- Es ist i
- Keine
- Fragel auf ze



ntnisse ng die

rten

naben e sich am m an Tag

### Lernziele

Data Science Aufgaben, Rollen, Prozesse Use Case Identifikation und Bewertung im Unternehmen Einordnung von Buzzwords Data Science Terminologie & Grundlagen Durchspielen eines Data Science Prozesses anhand von Beispielen und selbständigen Übungen Statistische Grundlagen (Deskriptive Statistik) **Explorative Datenanalyse (EDA)** Supervised und Unsupervised Machine Learning Zentrale Algorithmen

### Vorstellungsrunde

https://miro.com/app/board/uXjVP7h6SRU=/

Pass: DHL\_2022

Wer bin ich?

Habe ich schon Erfahrung mit Data Science?

Was ist mein Hintergrund?

Habe ich schon Hands-on-Erfahrung mit der Entwicklung von Data Science Lösungen und welche Tools habe ich benutzt?

Was erwarte ich von dem Workshop? Wann ist der Workshop für mich ein Erfolg?

Dr. André Bojahr Michael Aydinbas





Einstieg Data Science und Artificial Intelligence

Data Science ist ein wichtiger Schlüssel um Künstliche Intelligenzen, wie sie heute existieren, möglich zu machen.

Zum Einstieg ein paar lockere Beispiele aktueller KI-Systeme:

https://labs.openai.com

https://chat.openai.com/chat

http://www.deepl.com

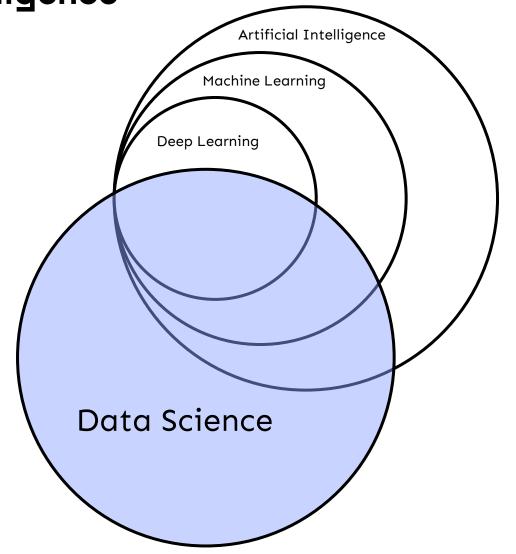
http://imaginaire.cc/gaugan2/

https://huggingface.co/spaces/akhaliq/yolov7

https://reiinakano.com/arbitrary-image-stylization-tfjs

https://transcranial.github.io/keras-js

Technisch werden AI-Systeme in dieser Schulung nicht behandelt. Data Science ist aber eine wichtige Grundlage dieser Systeme.



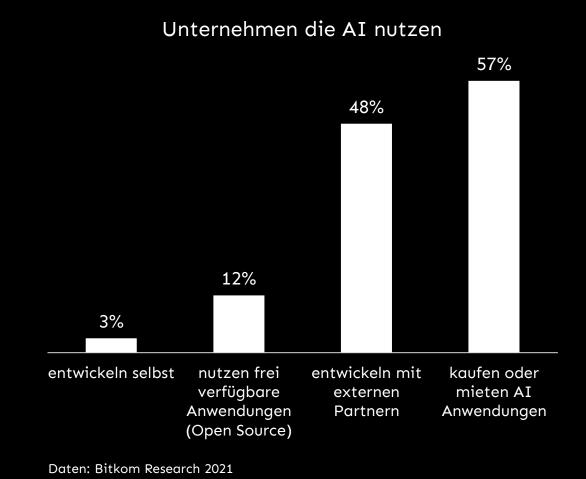
### Al in Zahlen

- Im Jahr 2022 beträgt die Vorhersage des weltweiten
   Umsatzes mit AI-Software 62,5 Milliarden US-Dollar. Das ist im Vergleich zu 2021 eine Steigerung von 21.3%.
   (Gartner 2021)
- Für Deutschland wurde eine potenzielle **Steigerung des BIP durch AI basierte Dienstleistungen von 480 Milliarden Euro** bis 2025 prognostiziert, was einem
  Wachstum von 13% entspricht.

  (BMWI 2021)
- Untersuchungen aus 2021 zeigen, dass nur **4% des deutschen Mittelstands** AI in ihren Unternehmen nutzen.

  Dies ist insbesondere auf fehlendes Knowhow
  zurückzuführen.

  (KfW 2021)





### Was ist eigentlich Data Science?

Einführung und Definition

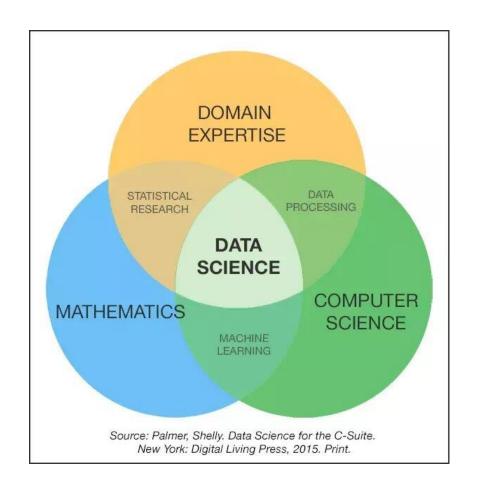
Data Science ist ein Feld, welches wissenschaftlich fundierte Methoden, Prozesse, Algorithmen zur Extraktion von Erkenntnissen, Mustern und Schlüssen sowohl aus strukturierten als auch unstrukturierten Daten ermöglicht.

Der unternehmerische Zweck ist, basierend auf Daten, Prozesse zu verschlanken, Geld und Zeit zu sparen oder neue Services anzubieten.

### Die Rolle eines Data Scientisten

The Sexiest Job of the 21st Century\*

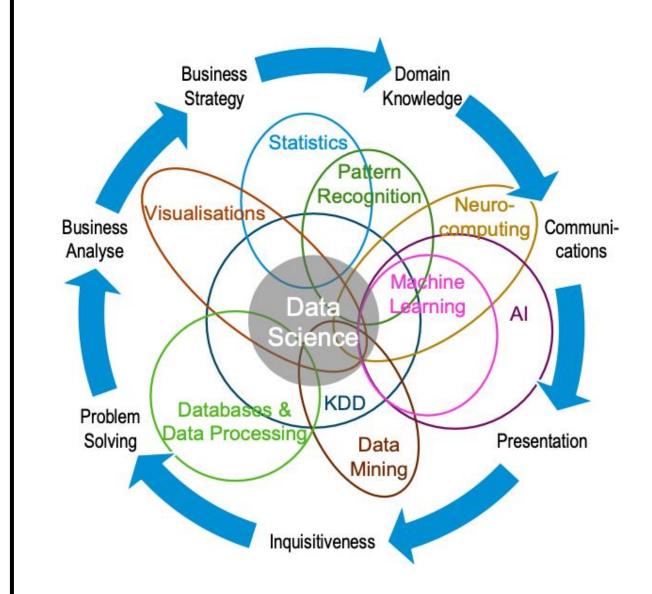
Data Scientisten besitzen ein tiefes und fundiertes mathematisches Verständnis. Zusätzlich erlaubt ihnen ihr Informatikwissen mathematisch sehr anspruchsvolle Algorithmen umzusetzen. Darüber hinaus benötigen Data Scientisten ein sehr gutes Systemverständnis für die Domäne, in der sie arbeiten. Data Scientisten, die oft die Domäne wechseln, benötigen besonders gute Kommunikationsfähigkeiten und eine besonders schnelle Auffassungsgabe, um schnell wieder Systemverständnis zu erlangen.



<sup>\*</sup>Harvard Business Review Oct 2012 https://hbr.org/2012/10/data-scientist-the-sexiest-job-of-the-21st-century

### Data Science ist Multidisziplinär

- Softskills: Kommunikativ, Halten von Präsentationen, einfaches erklären von komplexen Sachverhalten, Empathisch, Neugierde
- Technisches Wissen: Datenbanken (SQL, NoSQL, Graphendatenbanken), Statistik, Datenverarbeitung, Machine Learning, AI, Neuronale Netze, Mustersuche, Cloud Umgebegungen
- Problemlösekompetenz: Strukturiert <-> Kreativität
- Business Understanding
- Verständnis für die Domäne z. B.:
  - Verständnis der Funktionsweise eines Sensors
  - Bei vorhersage der Batteriekapazität (über Lebenszeit)
    - → Verständnis von der Batteriephysik / chemie



### Data Science Tätigkeitsfelder

Data Science ist eine interdisziplinäre Disziplin, die sich mit der Extraktion von Wissen aus Daten befasst, und je nach Problemstellung verschiedene Ausprägungen in der analytischen Vorgehensweise haben kann.



DESCRIPTIVE ANALYTICS

Was ist passiert?

Wann ist das Gleitlager überhitzt?



DIAGNOSTIC ANALYTICS

Warum ist es passiert?

Warum ist das Gleitlager überhitzt?



PREDICTIVE ANALYTICS

Was wird passieren?

Wann wird das Gleitlager wahrscheinlich überhitzen?



PRESCRIPTIVE ANALYTICS

Was sollen wir tun?

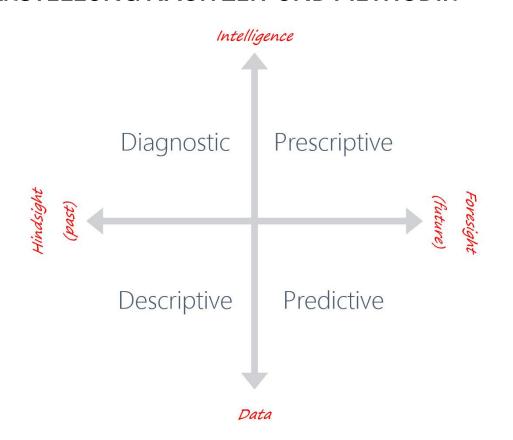
Wie kann verhindert werden, dass das Gleitlager überhitzt?

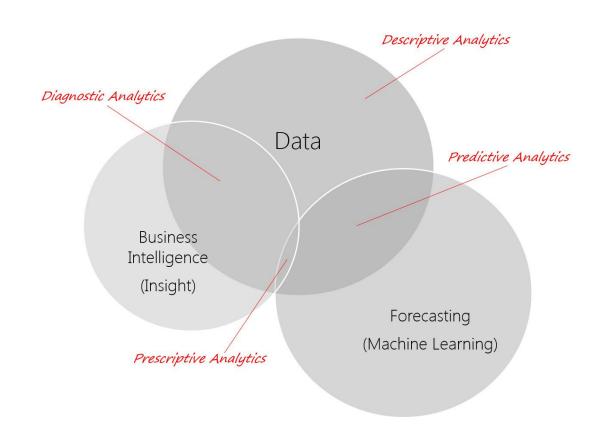
### Data Science Tätigkeitsfelder

Data Science ist eine interdisziplinäre Disziplin, die sich mit der Extraktion von Wissen aus Daten befasst, und je nach Problemstellung verschiedene Ausprägungen in der analytischen Vorgehensweise haben kann

#### DARSTELLUNG NACH ZEIT UND METHODIK

#### DARSTELLUNG ALS VENN-DIAGRAMM



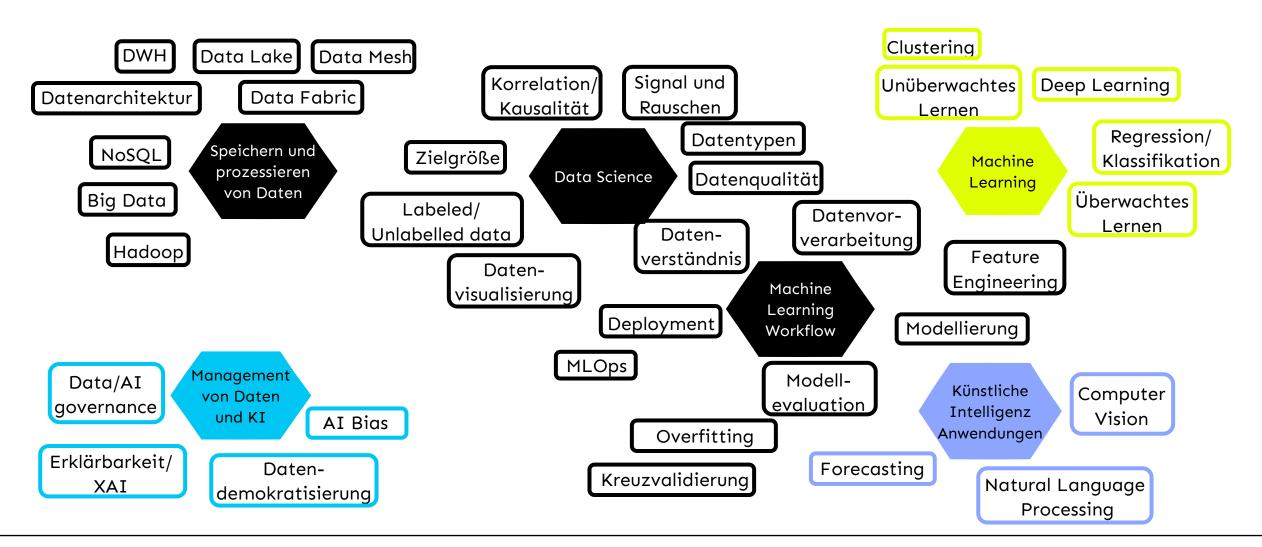


Pass: DHL\_2022

## Interaktive Übung zu bekannten Begriffen aus Data Science Umfeld



### **Data Science Word Cloud**

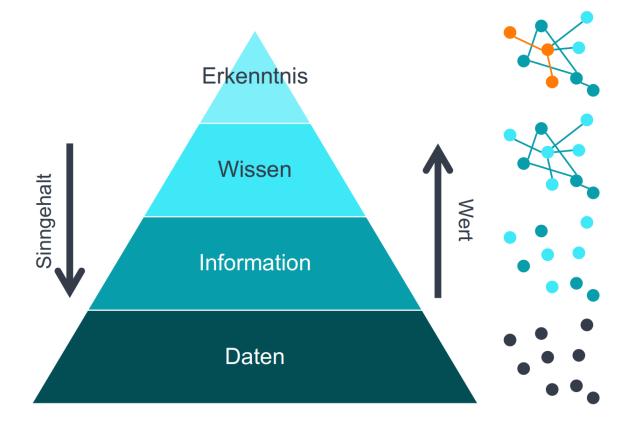


#### Daten und Information

Verarbeitbarkeit und Sinngehalt

**Information** beschreibt den Verarbeitbarkeitsgrade und den Sinngehalt

**Daten** bezieht sich auf die Art und Weise wie Information gespeichert werden

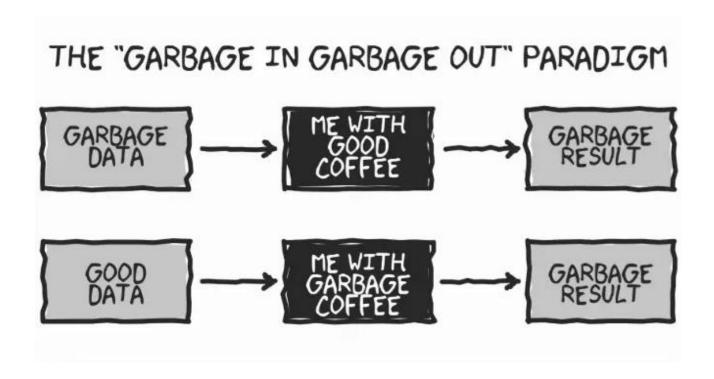


#### Was sind Daten?

Repräsentationen von Fakten, welche in unterschiedlichen digitalen Formen gespeichert werden kann, was eine Verarbeitung mittels Computer und Algorithmen erlaubt.

#### Grenzen von Data Science

- Die wachsene Bedeutung von Data Science ist durch die Verfügbarkeit von Big Data und billiger Rechenleistung begründet.
- Kleine Datensätze, Daten von schlechter
   Qualität, inkonsistente Daten und fehlerhafte
   Daten sind für Data Scientists ein täglich
   wiederkehrendes Problem und können Zeit
   verschwenden und zu Analysen führen, die
   irreführend sind.
- Dieser Kurs wird Sie in einige grundlegende Techniken der Data Science einführen, aber denken Sie immer daran, dass Data Science auf Daten beruht!



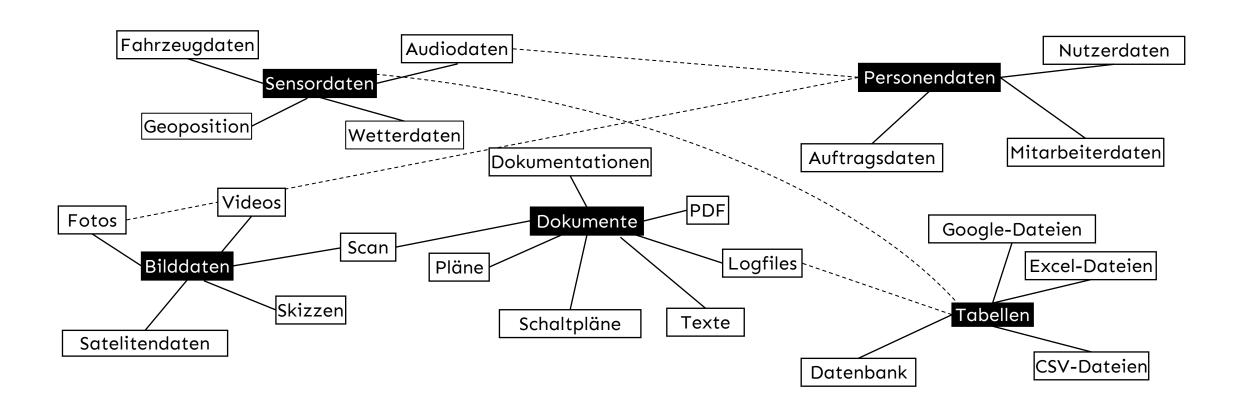
Pass: DHL\_2022

## Interaktive Übung zu Datenquellen bei DHL



### **Datenquellen und Datenarten**

Daten – das Öl des 21. Jahrhunderts



### Überwarchtes und Unüberwachtes Lernen

#### Typen von Maschinellem Lernen

Die meisten Data Science Use Cases können in einer der beiden Kategorien einsortiert werden. Typischerweise sind die allermeisten in der ersten Kategorie (Überwachtes Lernen) einsortiert.

Supervised Learning (Überwachtes Lernen)

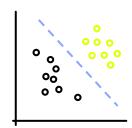
Warum ist die linke Kategorie dominant/beliebter/wichtiger?

Unsupervised Learning (Unüberwachtes Lernen)

#### Regression

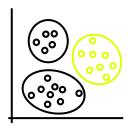
Vorhersage einer kontinuierlichen Zielgröße, z.B. Immobilienpreis

#### Klassifikation



Vorhersage einer kategorischen Zielgröße, z.B. Schadensklasse

#### Clustering



Einteilen von Beobachtungen in **Gruppen**, z.B. Kundensegmente

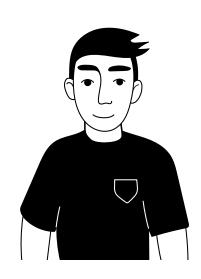
Komplexität der heutiger Data Science Anwendungen und Anforderungen an das Personal sorgt für weitere Rollen und Spezialisierungen:

#### Data Scientist



Fokus auf Modellierung, Algorithmen und Mathematik

### Machine Learning Engineer



Fokus auf sauberen Produktiv-Code für die Algorithmen und Modelle

### Data Engineer



Fokus auf Architektur und Werkzeuge der Datenverarbeitung (Cloud, Datenbanken)

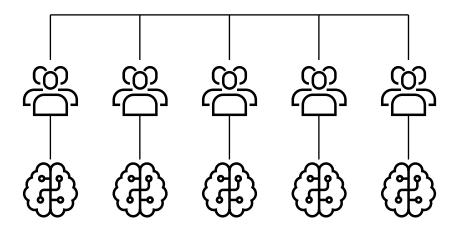
### Data Analyst



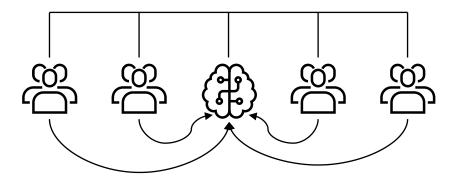
Fokus auf Business und Visualisierung (Business Understanding)

Organisatorische Struktur Unterschied zu anderen Business-Units

Verteilter bzw. dezentraler Ansatz



Zentralisierter Ansatz



### Betriebswirtschaftliche Erfolgsmessung

#### UNTERNEHMERISCHE ERFOLGSKRITERIEN

Beschreiben die Kriterien für ein erfolgreiches oder nützliches Projektergebnis aus der Sicht des Unternehmens

Was fällt Ihnen dazu ein?

#### DATA SCIENCE ERFOLGSKRITERIEN

Beschreiben die Kriterien für ein erfolgreiches Ergebnis des Projekts in technischer Hinsicht

Was fällt Ihnen dazu ein?

https://miro.com/app/board/uXjVP7h6SRU=/

Pass: DHL\_2022

## Interaktive Übung zu Erfolgsbemessung



#### Realität in der Industrie





#### PREDICTIVE ANALYTICS

Extending the Value of Your Data Warehousing Investment By Wayne W. Eckerson

See: https://www.rexeranalytics.com/

In their Third Annual Data Miner Survey, Rexer Analytics, an analytics and renowned CRM consulting firm based in Winchester, Massachusetts, asked the BI community "How do you evaluate project success in data mining?" Out of 14 different criteria, a massive 58% ranked "model performance" (lift, R2, etc.) as the primary factor.

© 2020 SAP SE or an SAP affiliate company. All rights reserved. | PUBLIC

3

### Was macht einen guten Data Scientist aus?

- Denken, Denkweise und die Fähigkeit zu analytischem, kreativem, kritischem und neugierigem Denken
- Methoden und Wissen über komplexe Systeme und Ansätze zur Durchführung von Top-down- und Bottom-up-Problemlösungen
- Fundierte Kenntnisse der gängigen Methoden und Modelle in den Bereichen Statistik, Data Mining und maschinelles Lernen
- Fähigkeit zur Implementierung, Wartung und Fehlerbehebung von Big-Data-Infrastrukturen, wie z.B. Cloud Computing, Hochleistungsrecheninfrastrukturen, verteilte Verarbeitungsparadigmen, Stream Processing und Datenbanken
- Kenntnisse in den Bereichen Mensch-Computer-Interaktion, Visualisierung und Wissensrepräsentation Darstellung und Verwaltung von Wissen
- Erfahrung in der Softwareentwicklung (einschließlich Systementwurf und -analyse), Qualitätssicherung
- Erfahrung im Umgang mit großen Datenmengen und gemischten Datentypen und -quellen in einem vernetzten und verteilten Umfeld
- Erfahrung in der Datenextraktion und -verarbeitung, dem Verständnis von Merkmalen und der Analyse von Beziehungen
- Aktives Interesse an und Kenntnisse über multidisziplinäre und transdisziplinäre Studien und Methoden in den Natur-, Technik-, Sozial- und Lebenswissenschaften
- Umfassende Erfahrung mit modernem analytikorientiertem Scripting, Datenstrukturen, Programmiersprachen und Entwicklungsplattformen in einer Linux-, Cloud- oder verteilten Umgebung
- Theoretischer Hintergrund und Fachwissen für die Bewertung der technischen und und geschäftlichen Vorzüge der analytischen Ergebnisse
- Hervorragende schriftliche und mündliche Kommunikationsfähigkeiten [Matsudaira 2015] und organisatorische Fähigkeiten, die Fähigkeit, analytische Materialien und Berichte für verschiedene Zielgruppen zu verfassen und zu bearbeiten, und die Fähigkeit, analytische Konzepte und Ergebnisse in geschäftsfreundliche Interpretationen umzuwandeln; die Fähigkeit, verwertbare Erkenntnisse an nichttechnische Zielgruppen zu vermitteln, und Erfahrung in der datengestützten Entscheidungsfindung

Quelle: https://dl.acm.org/doi/pdf/10.1145/3076253

Wir bauen ein Glossar

https://miro.com/app/board/uXjVP7h6SRU=/

Pass: DHL\_2022

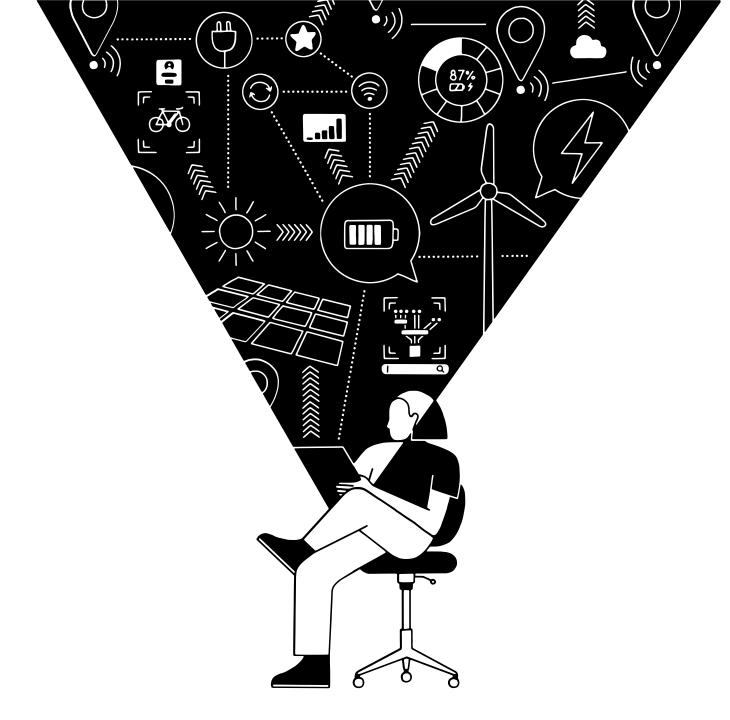
## Was war das denn?



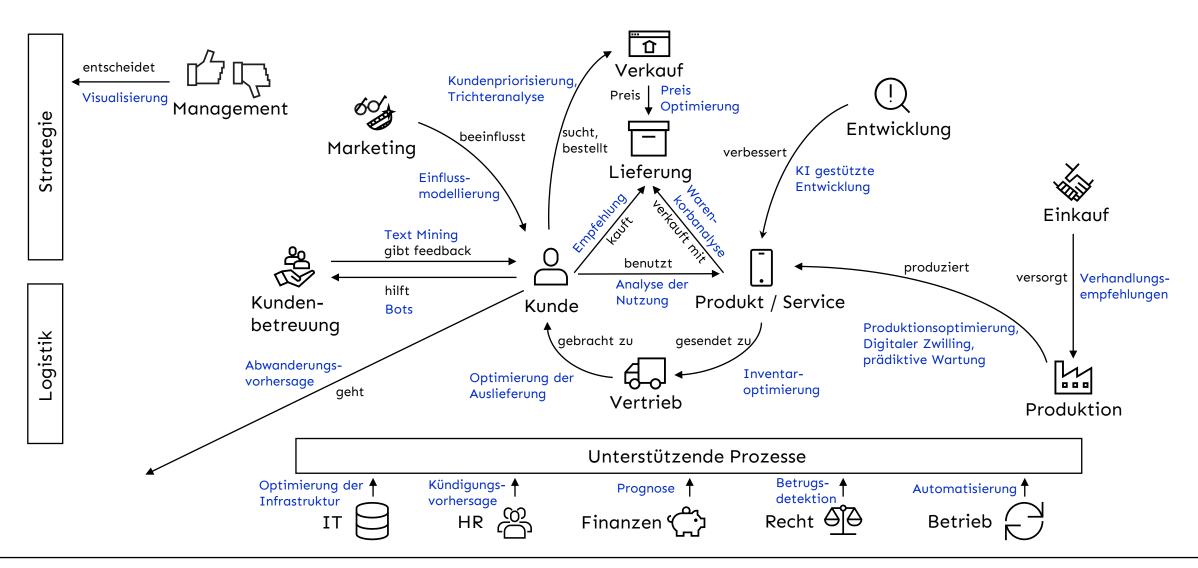
# Data Science Use Cases

Dr. André Bojahr Michael Aydinbas





### Typische Use Cases, Betriebswirtschaftliche Anwendungsgebiet – konkrete Ziele



### Aus Daten Mehrwert erzeugen - Geschäftsanwendungen von Data Analytics



### Sales & Marketing

- Churn Reduction
- Kundengewinnung
- Lead Bewertung
- Produktempfehlungen
- Kampagnenoptimierung
- Kundensegmentierung
- Next Best Action



#### **Operations**

- Predictive Maintenance
- Auslastungsvorhersage
- Bedarfsoptimierung
- Preisoptimierung
- Prozessoptimierung
- Qualitäts Management



#### Fraud & Risk

- Fraud Detection
- Claims Analyse
- Credit Score
- Risikobewertung
- Bilanzanalyse



#### Finance & HR

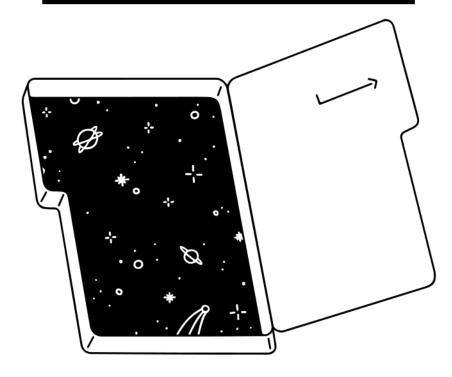
- Forecasting
- Budget Simulationen
- Profitanalyse
- Risikomodellierung



### Übung zu Use Cases

- Usecase Erarbeitung auf Basis der Produkte und Dienstleistungen (intern, extern) bei DHL oder der bekannten/vorhandenen Daten
- 2. Ausfüllen des Data Science Canvas

### **PRAXIS**



https://miro.com/app/board/uXjVP7h6SRU=/ Pass: DHL\_2022