

Ökodesign Webinar

DPP: KI und Rechtsschutz

Universität Wien & Cerha Hempel Rechtsanwälte
16.9.2024



DIE METALLTECHNISCHE INDUSTRIE

Ablauf des Webinars



Folien & Aufzeichnung

Webinar wird aufgezeichnet

Aufzeichnung und Folien werden online gestellt und sind ab 23.9.2024 auf [ESPR Homepage](#) abrufbar

Dauer

Heute 1,5 h: 2x30 min Vortrag, anschließend Q&A

Künftige Webinare 1-1,5 h je nach Thema

Fragen

Fragen können über **Slido** gestellt werden

Antworten nach ca. 60 min

Wer trägt heute vor?

Vortragende

Univ.-Prof. Torsten Möller, PhD
Professur für Visualisation, Universität Wien

Univ.-Prof. Dr. Jan Fabian Ehmke
Professur für Business Analytics, Universität Wien

Ass. Prof. Dipl.-Ing. Dr. Sebastian Tschitschek, BSc
Probabilistic and Interactive Machine Learning, Universität Wien

Dr. Armin Schwabl
Rechtsanwalt und Partner, Cerha Hempel Rechtsanwälte

Moderation

Mag. Dr. Heinrich Pecina
Abteilung für Umwelt- und Energiepolitik

Neue Ökodesign Homepage

1

Ökodesign Homepage online

2

www.wko.at/energie/espr

3

Neue Themen in FAQ

Unsere Webinarreihe

Webinare

Teil 1 | 28.05.2024 um 14.30 Uhr (1,5h)
Ökodesign - Allgemeine Vorstellung

Teil 2 | 25.6.2024 um 14.00 Uhr (1,5h)
Der Digitale Produktpass - DPP

Teil 3 | 16.09.2024 um 13.00 Uhr (1,5h)
Auswertung der Daten des DPP mit KI & Rechtsschutz

Teil 4 | 17.10.2024 (nachmittags)
How to get involved

Teil 5
Marktüberwachung in Österreich

In Planung

Teil 6
Leitprojekt zum DPP in Österreich

Teil 7
Best Practice der Vorbereitung in Unternehmen

Teil 8
Deep Dive zu den ESPR-Anforderungen

Teil 9
ESPR & DPP und weitere Berichtspflichten

Was ist Ökodesign unter der ESPR?

ESPR regelt Design und Herstellung von Produkten

ESPR setzt den Rahmen

- [LINK zur ESPR](#)
- Spätere Rechtsakte regeln die einzelnen Produktgruppen

Kreislaufwirtschaft

- Die ESPR soll die Grundlage der Kreislaufwirtschaft bilden.
- Die Rohstoffe sollen möglichst lange im Kreislauf geführt werden können

Design und Herstellung

- Ergänzende Vorschriften: Recht auf Reparatur, Green Claims,...

Betroffene Produkte

- Nahezu alle physischen Produkte
- Ausnahmen sehr überschaubar

ESPR-Anforderungen

- Bisher nur Energieverbrauch
- Künftig +15 weitere ESPR Anforderungen (s. nächste Folie)

Informationen

- Der Digitale Produktpass (DPP) ist neu und das zentrale Medium

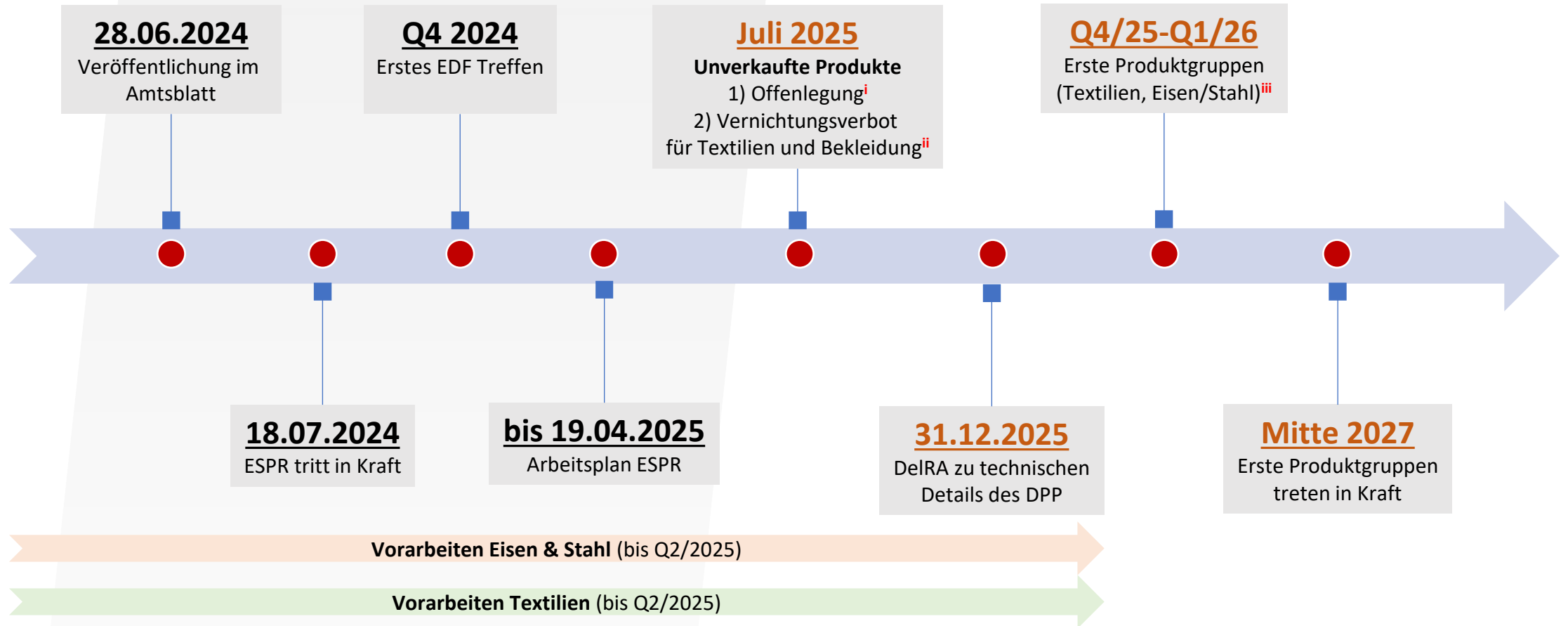
Leistungs- und Informationskriterien

- Sollen Produkte laufend verbessern, Kunden informieren und Behörden Überwachung ermöglichen

ESPR: Bis zu 16 ESPR-Anforderungen



Wo steht die ESPR heute?



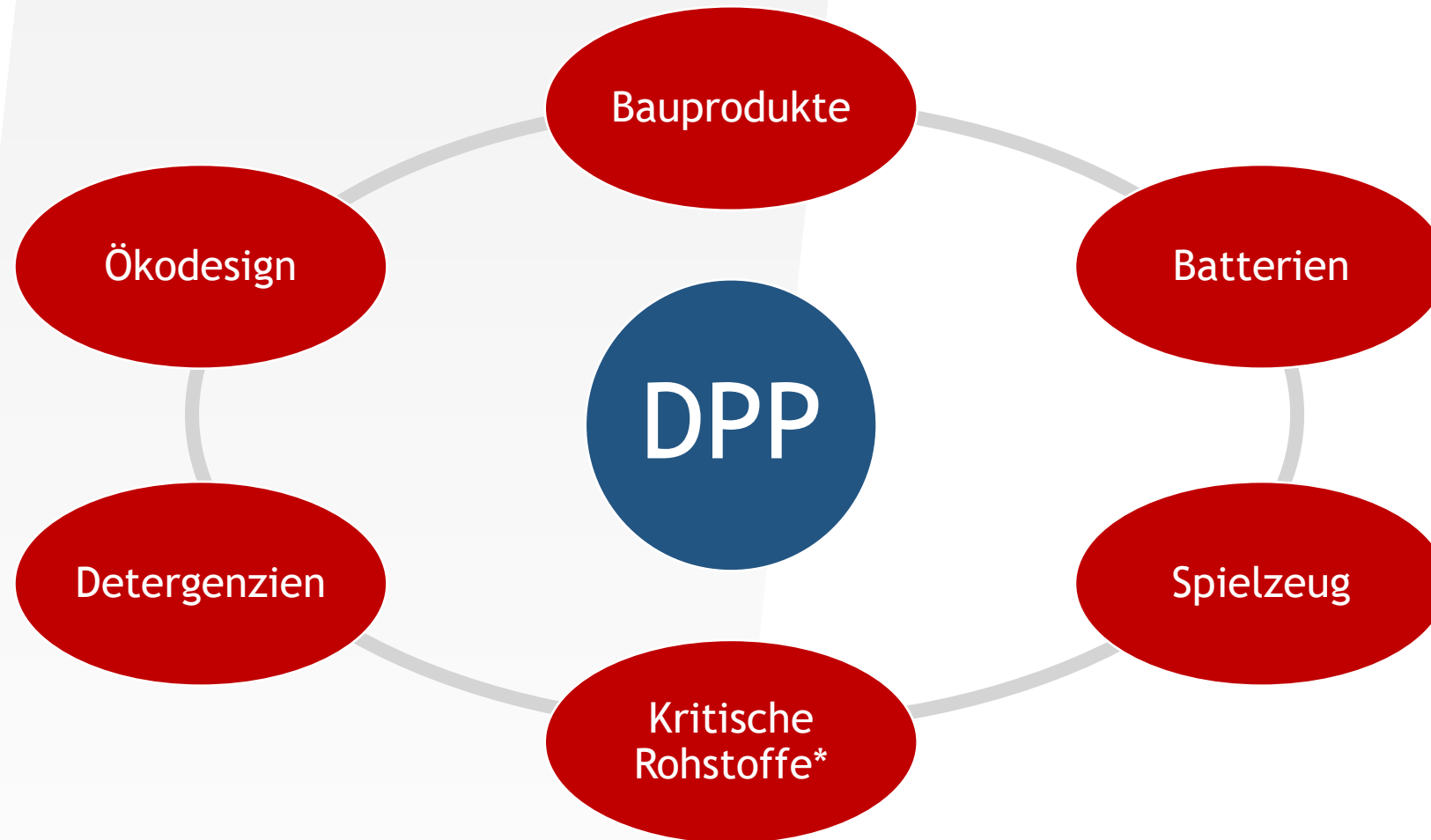
Abkürzungen

DeIRA...Delegierter Rechtsakt
DfRA...Durchführungsrechtsakt
DPP...Digitaler Produktpass

EDF...Ökodesign Forum
EP...Europäisches Parlament

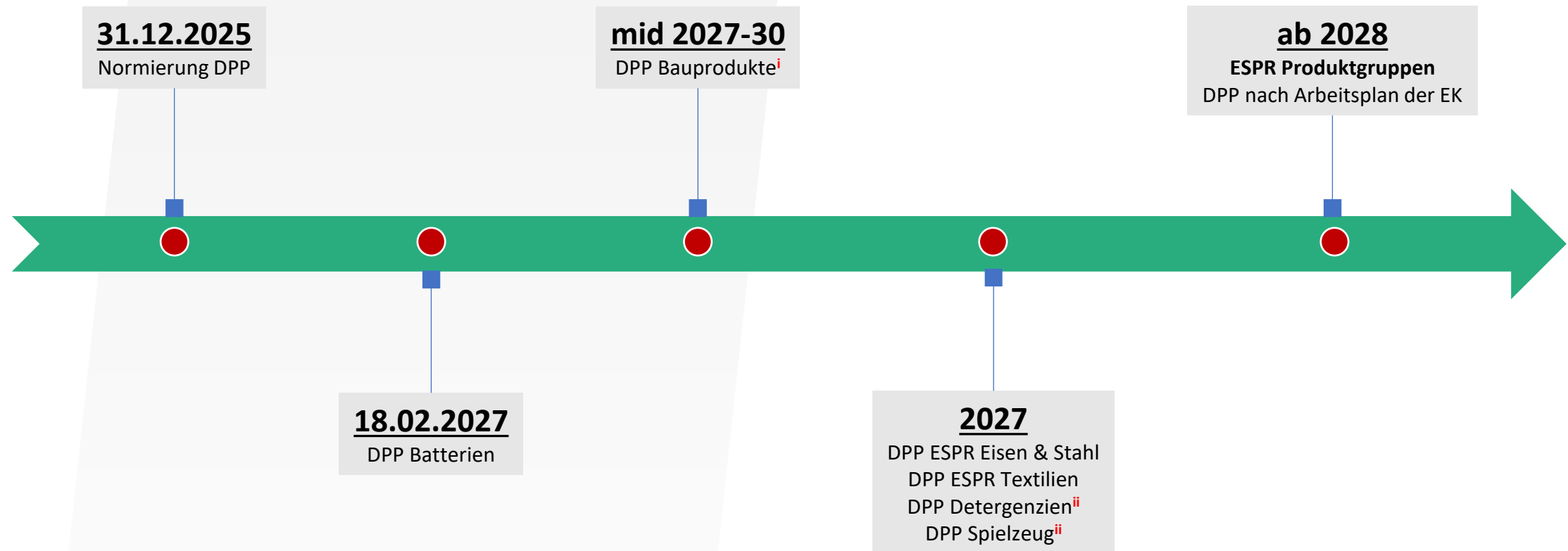
- ⁱ DfRA (12M ab Inkrafttreten)
- ⁱⁱ DeIRA mit Übergangszeiträumen (12M ab Inkrafttreten)
- ⁱⁱⁱ Danach 2-3 pro Jahr

Europäische Regelungen mit DPP (Beispiele)



Wichtige Zeitpunkte für den DPP

Überblick ab wann DPPs bei diversen Produktgruppen anzuwenden sind
Generell: 12-18 Monate ab Inkrafttreten des jeweiligen delegierten Rechtsakts



ⁱ DPP sollen 18 Monate nach Inkrafttreten des Delegierten Rechtsakts gelten (optimistische Annahme für den ersten DPP; weitere folgen)

ⁱⁱ Nach derzeitigem Verhandlungsstand frühestens 12 Monate nach Inkrafttreten, d.h. vorsichtige Schätzung 2027

DPP wird parallel entwickelt

AKTUELL

Normierung auf CEN/CENELEC-Ebene

- Normungsauftrag der Kommission ([LINK](#))
 - 8 Parameter (**Eindeutige Kennung**, Datenträger und Verknüpfung Produkt/DPP, Zugriffsrechte, etc.)
 - Frist: 31.12.2025
- Wie müssen die **Schnittstellen** des DPP ineinandergreifen, damit sie die Informationen **über den gesamten Lebenszyklus** hinweg von **allen Unternehmen** sammeln können?

ZUKÜNFTIG

Sammlung der Produktinformationen gemäß ESPR

- Datensammlung über gesamten Lebenszyklus
- Die verantwortlichen Unternehmen melden selbst ein (ev. über einen Service Provider)
- DPP ist kostenlos und einfach abrufbar
- Behörden, Unternehmen, Interessengruppen und Endkunden können einsehen
- DPP wird dezentral gespeichert
 - Keine zentrale Datenbank der EU
 - Verbindung über sog. eindeutige Kennung
 - Unternehmen / Service Provider

Heutige Themenstellung

Ziel der Kreislaufwirtschaft

Umfang der Datensammlung wird von der ESPR (inkl. delegierten Rechtsakten) vorgegeben

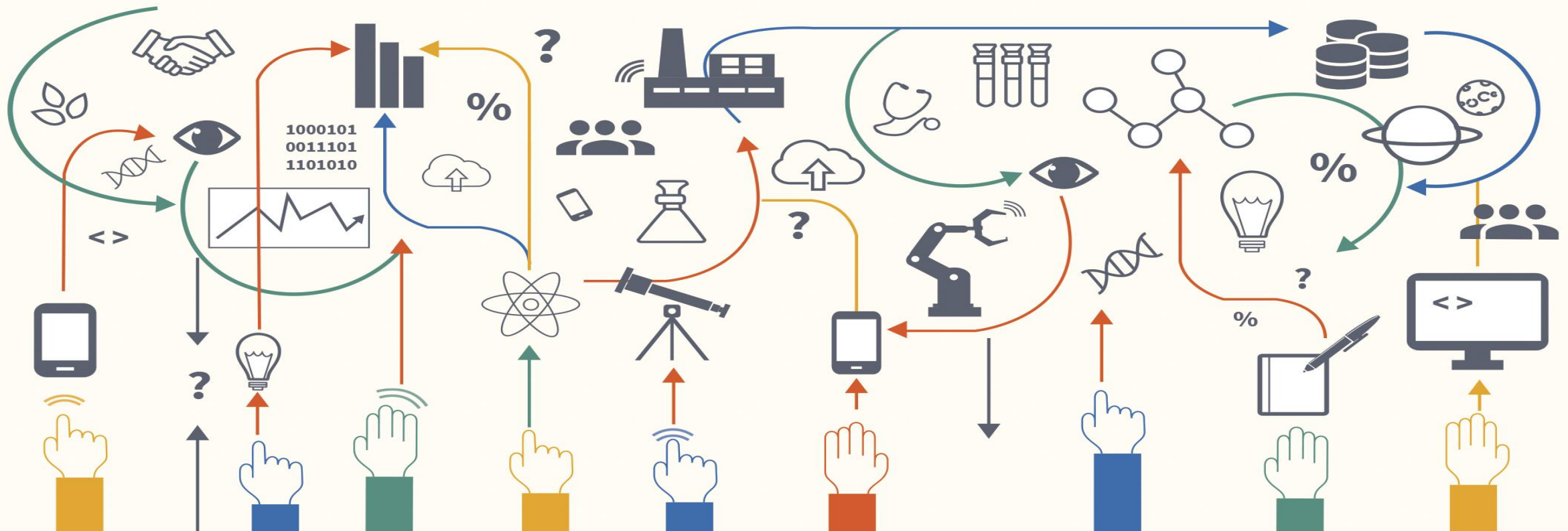
Daten sind kostenlos und einfach abrufbar

Marktteilnehmer, Kunden, Behörden

Entlang Wertschöpfungskette und über Lebenszyklus

- (1) Wie könnten die gesammelten Informationen des DPP unter Einsatz von künstlicher Intelligenz ausgewertet werden?
- (2) Welchen rechtlichen Schutz genießen sie dabei bzw. welche rechtlichen Grenzen gibt es aus heutiger Sicht?

Ökodesign Webinar – Künstliche Intelligenz



Team



- **Univ.-Prof. Dr. Jan Fabian Ehmke** – Professor für Business Analytics
 - an der Universität Wien seit 2020
 - Forschungsschwerpunkte: AI für Dienstleistungssysteme, insbesondere in Transport und Logistik



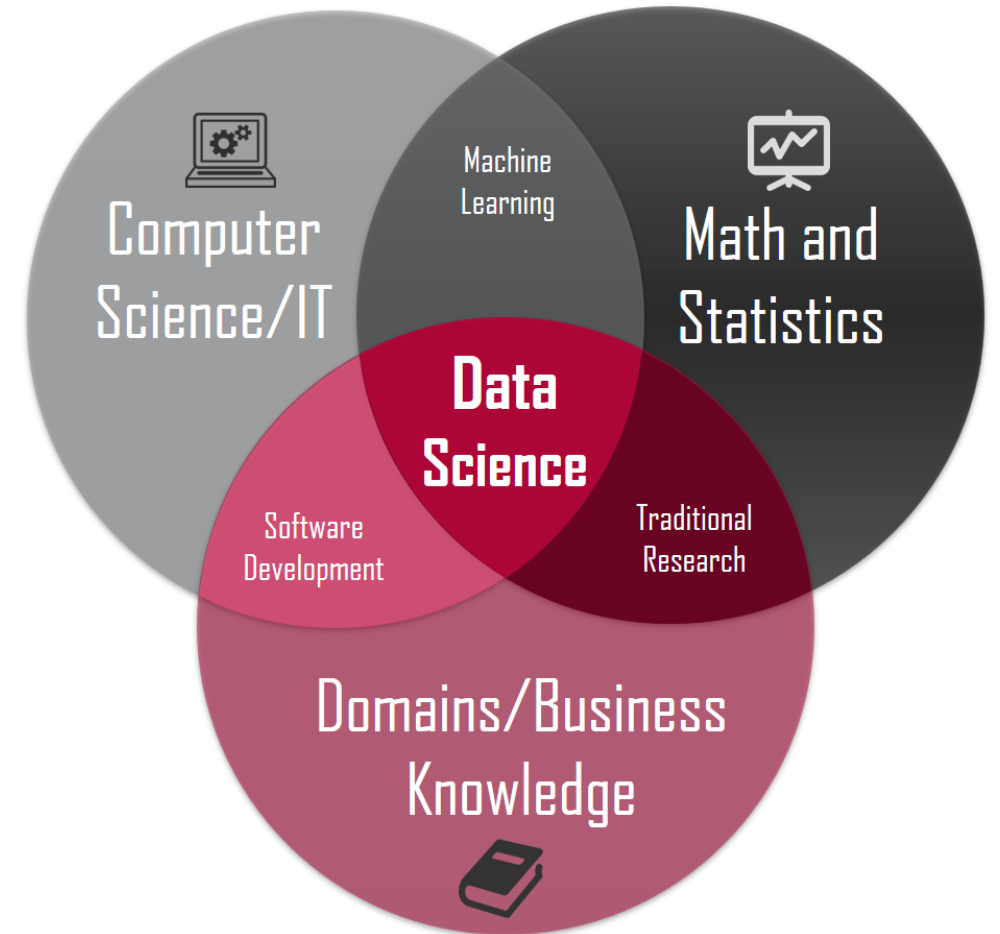
- **Assoc. Prof. Dr. techn. Sebastian Tschitschek** – Professor für Machine Learning
 - an der Universität Wien seit 2020
 - Forschungsschwerpunkte: Maschinelles Lernen, Reinforcement Learning



- **Univ.-Prof. Torsten Möller, PhD** – Professor für Visualisierung und Data Analysis
 - an der Universität Wien seit 2013
 - Forschungsschwerpunkte: visuelle Datenanalyse, Mensch-AI-Interaktion

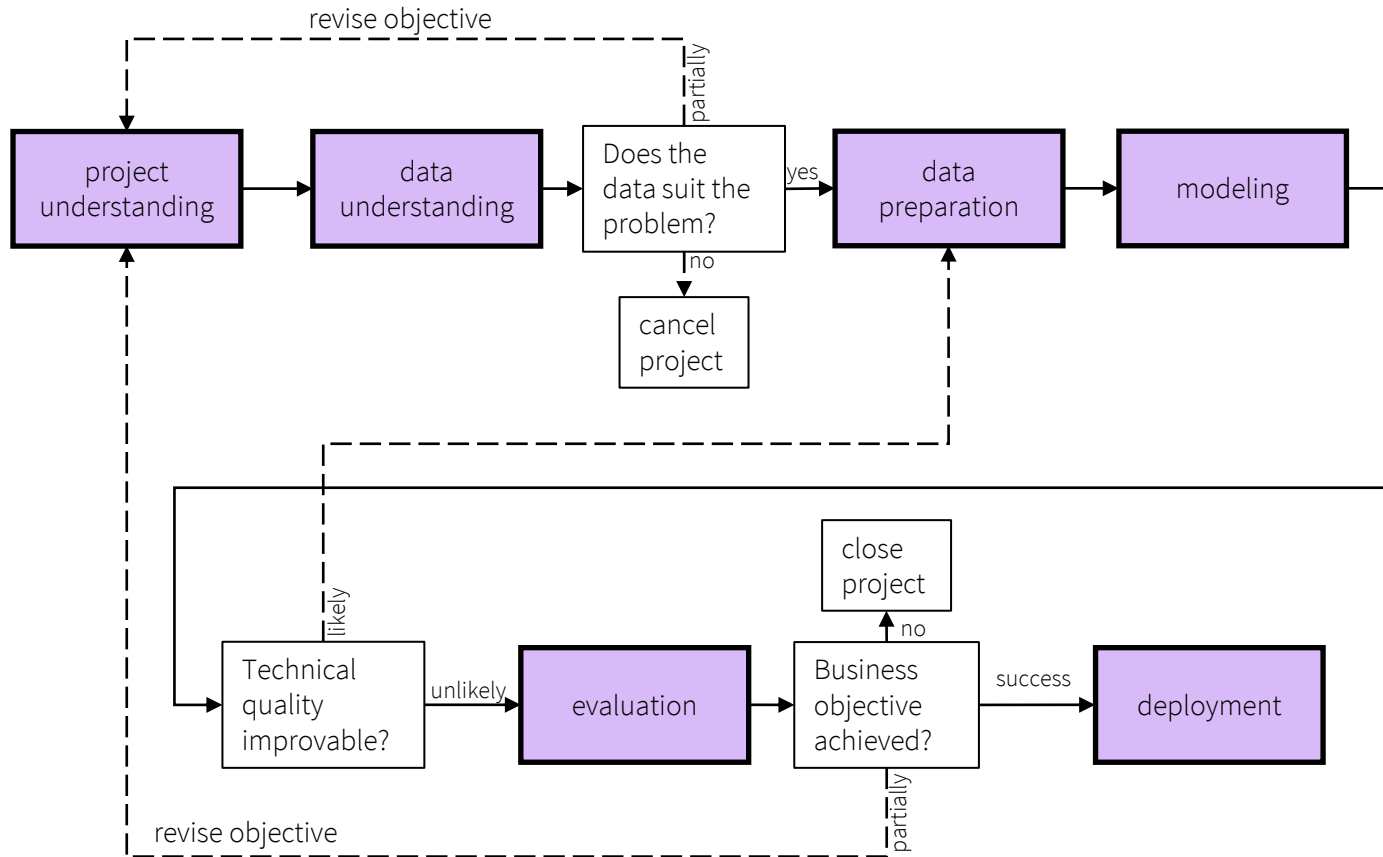
Datenanalyse und Künstliche Intelligenz

- 80% des relevanten Business-Wissens können mit konventionellen Werkzeugen extrahiert werden (→ Berichte, Excel, etc.)
- Neue Herausforderungen:
 - Automatisierung erwünscht
 - Große Datenmengen liegen vor
 - Komplexere Fragestellungen
- Wie können wir AI nutzen, um komplexe Datenanalysen durchzuführen?



Quelle: <https://towardsdatascience.com/introduction-to-statistics-e9d72d818745>

Cross Industry Standard Process for Data Mining (CRISP-DM)



- **Idee:** Wir folgen einem standardisierten Datenanalyseprozess (CRISP-DM)
 - Einzelne Projektschritte erlauben systematisierte Bearbeitung
- **Unser Fokus heute:**
 - Projekt & Data Understanding, Modeling
 - Aktuelle AI-Entwicklungen
 - Interaktion mit Systemnutzern

Berthold et al. (2020)

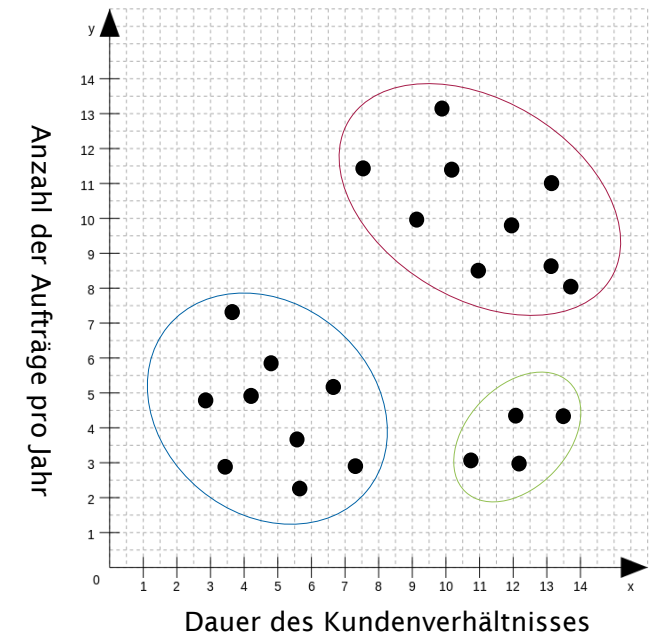
CRISP-DM: Project & Data Understanding

- Project Understanding
 - Teamarbeit zwischen Fachbereich und AI-Spezialisten
 - Was ist der erwartete Nutzen der Datenanalyse?
 - Wie könnte eine AI-Lösung aussehen?
 - Was wissen wir über den Fachbereich?
- Data Understanding
 - Welche Daten stehen tatsächlich zur Verfügung?
 - Sind die Daten relevant für das Problem?
 - Sind die Daten korrekt und reflektieren sie unsere Erwartungen?
 - Sind Qualität, Menge und Aktualität der Daten ausreichend?



CRISP-DM: Modeling – Unsupervised Learning

- Unsupervised Learning
 - Nützliche Strukturen in den Daten finden
 - Marketing: Lassen sich Kundensegmente identifizieren?
- Clustering
 - Datenexploration
 - Versucht einzelne Datenpunkte hinsichtlich ihrer Ähnlichkeit zu gruppieren
 - Es gibt keine „optimale“ Anzahl von Gruppen, hängt vom Fall ab
 - Nützlich, um große Datenmengen zu strukturieren bzw. zusammenzufassen



CRISP-DM: Modeling – Supervised Learning

- „Big Data“: Historische Daten so zusammenfassen, dass sich zukünftige Entwicklungen daraus ableiten lassen
- Methoden: Klassifikation, Regression
- Beispiel: Welche Kunden werden ihren Service bald beenden?



- CRM-System
Kundendaten
- Demographie
 - Verhalten
 - Erlöse

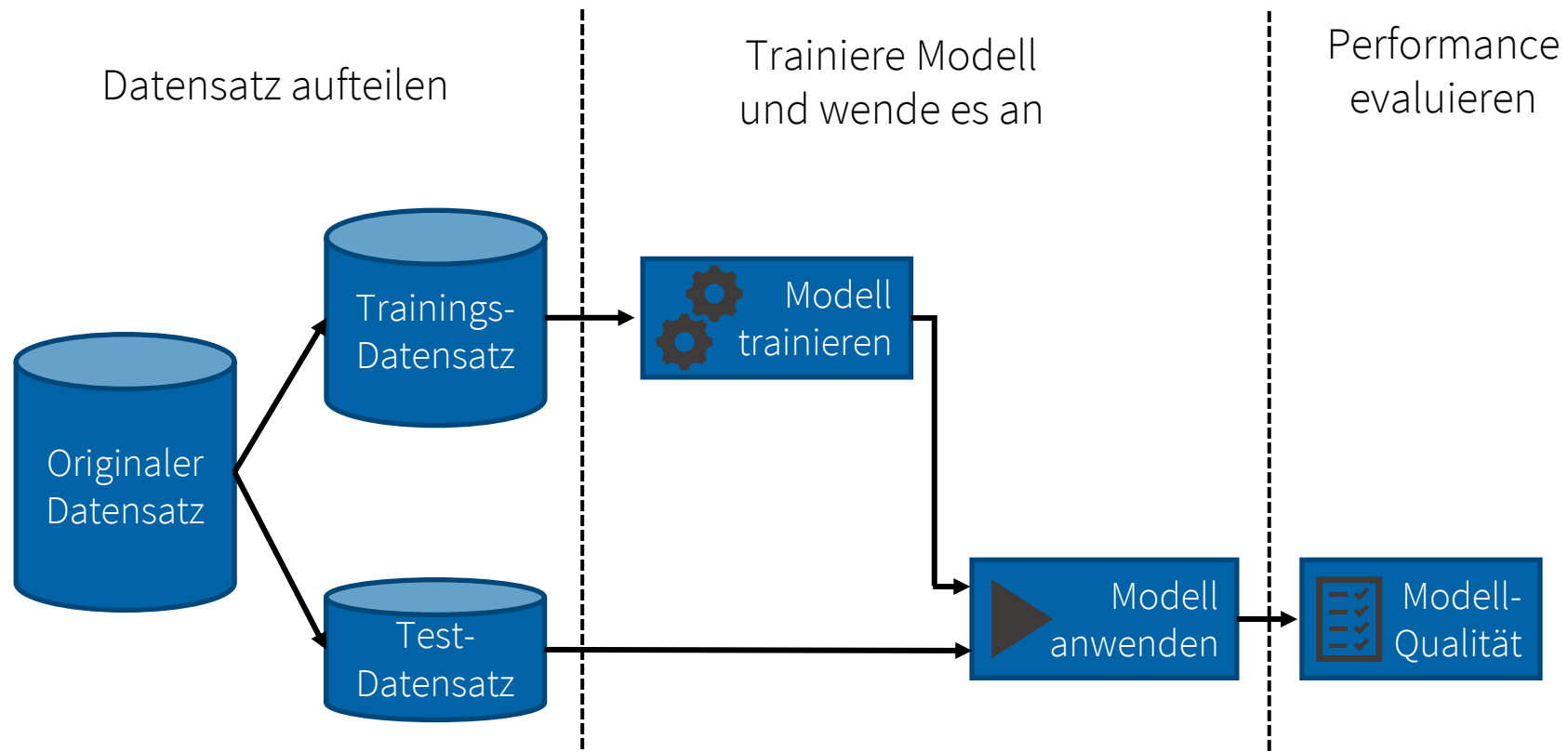


AI

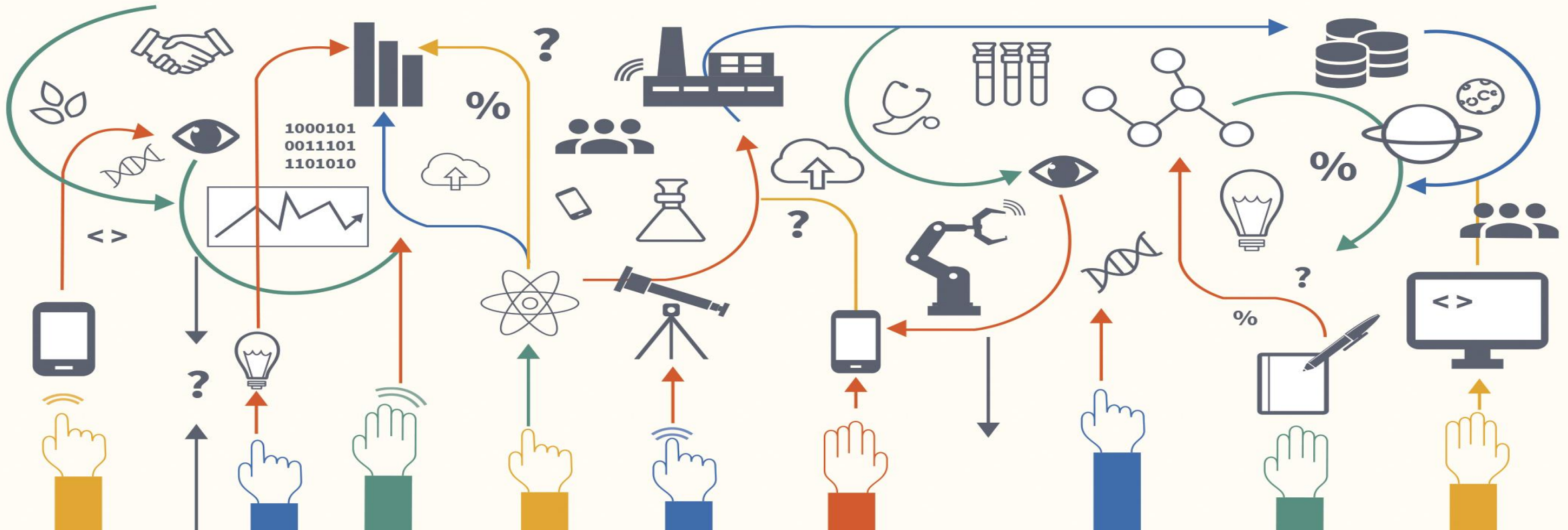


- Storno-Vorhersage
- Upselling-Wahrscheinlichkeit
- Kampagnenmanagement
- Kunden-Segmentierung
- ...

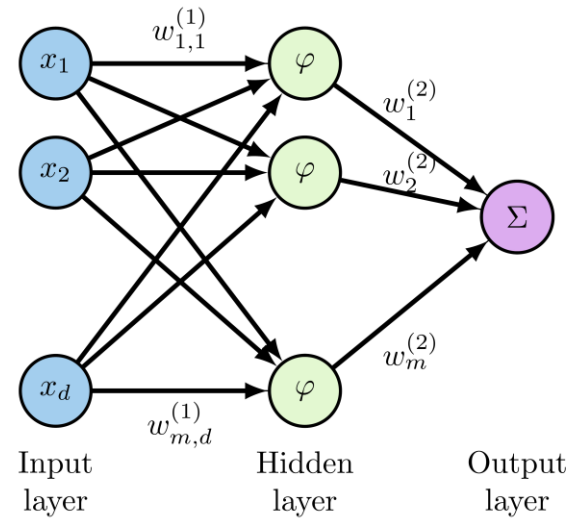
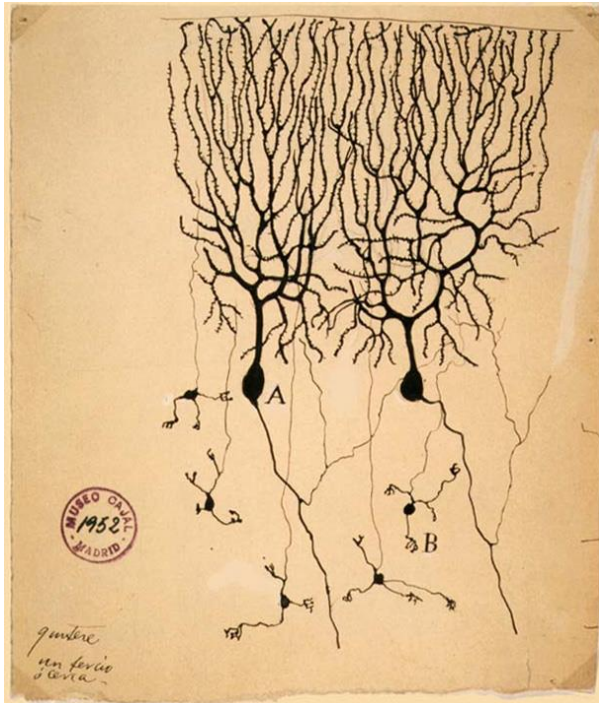
Wie funktioniert Supervised Learning?



Ökodesign Webinar – Künstliche Intelligenz: Aktuelle Entwicklungen



Deep Learning



$$f(\mathbf{x}; \mathbf{w}) = \sum_{j=1}^m w_j^{(2)} \varphi(\langle \mathbf{w}_j^{(1)}, \mathbf{x} \rangle)$$

Deep Learning war ein **zentraler Baustein von beeindruckenden Fortschritten** (z.B. AlphaGo, LLMs, AlphaFold, ...)

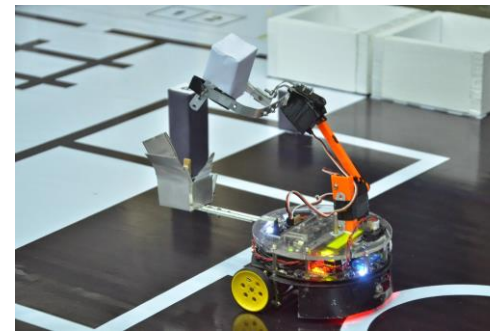
Deep Learning Anwendungen

Objekterkennung



[Yagnik B, Wikipedia]

Robotik



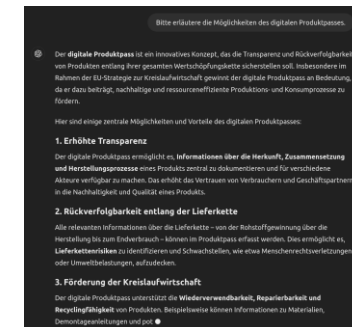
[Eywiki202, Wikipedia]

Bildgenerierung



[Chikorita, Wikipedia]

Sprachmodelle



Beispielhafte Anwendungen von großen Sprachmodellen



"Bitte erläutere die Möglichkeiten des digitalen Produktpasses."



*"Der **digitale Produktpass** ist ein innovatives Konzept, das die Transparenz und Rückverfolgbarkeit von Produkten entlang ihrer gesamten Wertschöpfungskette sicherstellen soll. Insbesondere im Rahmen der EU-Strategie zur Kreislaufwirtschaft gewinnt der digitale Produktpass an Bedeutung, da er dazu beiträgt, nachhaltige und ressourceneffiziente Produktions- und Konsumprozesse zu fördern."*

Hier sind einige zentrale Möglichkeiten und Vorteile des digitalen Produktpasses:

***1. Erhöhte Transparenz:** Der digitale Produktpass ermöglicht es, Informationen über die Herkunft, Zusammensetzung und Herstellungsprozesse eines Produkts zentral zu dokumentieren und für verschiedene Akteure verfügbar zu machen. Das erhöht das Vertrauen von Verbrauchern und Geschäftspartnern in die Nachhaltigkeit und Qualität eines Produkts.*

[...]

*Der digitale Produktpass stellt eine **wichtige Grundlage** für eine nachhaltigere und transparentere Wirtschaft dar. Er fördert nicht nur den verantwortungsvollen Umgang mit Ressourcen, sondern bietet auch Potenziale für die **Wettbewerbsfähigkeit, Innovation und den Verbraucherschutz.**"*

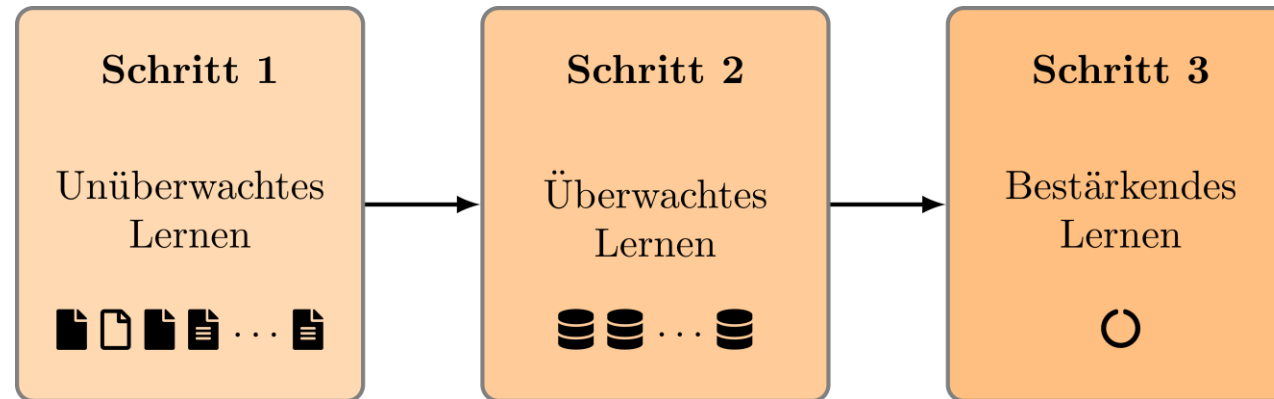
Large Language Models & ChatGPT

Neuronale Netzwerke mit spezieller Architektur und speziellem Training auf großen Datenmengen:

ChatGPT = Transformer

- + Unüberwachtes Lernen
- + Überwachtes Lernen
- + Bestärkendes Lernen
- + Daten

Training großer Sprachmodelle



GPT-3: 175 Milliarden Parameter | 300 Milliarden Tokens

Llama 3.1: 405 Milliarden Parameter | 15 Trillionen Tokens

Beispielhafte Anwendungen von großen Sprachmodellen

Marketing & Werbung:

- Personalisierte Werbung
- Inspiration für Kampagnen
- Generierung von Inhalten

Sales:

- Trendanalyse
- Personalisierte Kundeninteraktion
- Virtuelle Assistenten für Kundenberatung

...

Was macht ein neuronales Netzwerk?

Aber was macht ein neuronales Netzwerk eigentlich?

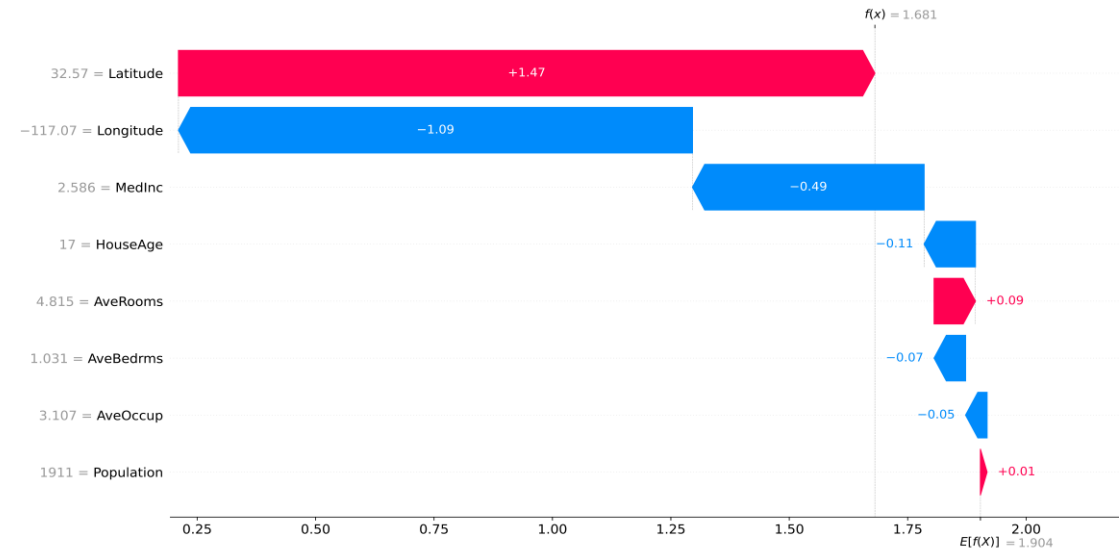
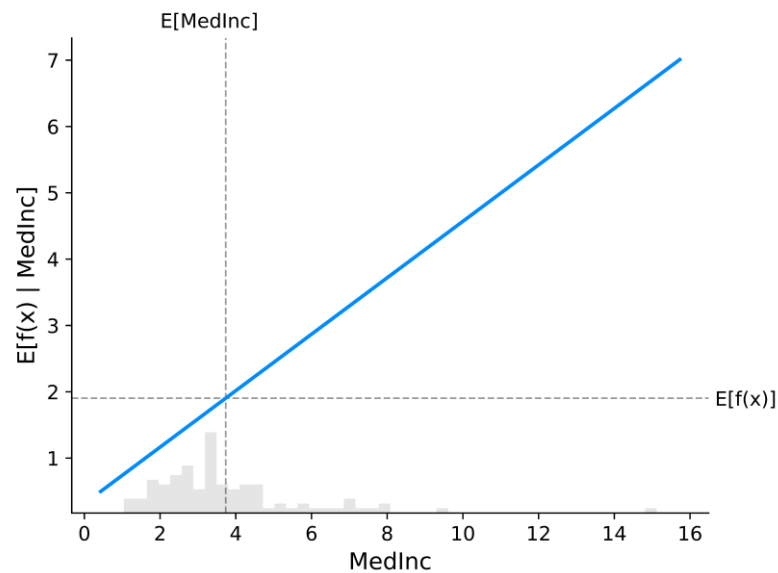


Erklärbarkeit und Interpretierbarkeit von **Black-box Modellen**

- Vertrauen
- Verständnis (Debugging, Erkenntnisgewinn, ...)
- Rechtliche Notwendigkeit
- Ethische Notwendigkeit
- ...

Was macht ein neuronales Netzwerk?

Verschiedenste Techniken existieren um die Vorhersagen von Black-box Modellen verständlich(er) zu machen (z.B. Shap, Lime, ...)



Was macht ein neuronales Netzwerk?

Große Sprachmodelle können Ihre Vorhersagen bei geeigneter Nutzung teilweise auch selbständig erklären.



"Ist diese Produktbewertung positiv? Wieso ist das der Fall? "Das Produkt ist hervorragend, einfach zu bedienen und kann größtenteils recycled werden. Dementsprechend erfüllt es auch meine Vorstellung von nachhaltigen Produkten."



Ja, diese Produktbewertung ist **eindeutig positiv**. Es gibt mehrere Gründe, die das verdeutlichen:

- **Hervorragendes Produkt:** Der Begriff „**hervorragend**“ deutet darauf hin, dass der Benutzer sehr zufrieden mit der Qualität des Produkts ist.
- **Einfach zu bedienen:** Die Benutzerfreundlichkeit wird besonders hervorgehoben, was ein weiteres positives Merkmal ist.
- **Recyclingfähig:** Dass das Produkt größtenteils recycelt werden kann, wird als Vorteil gesehen, insbesondere im Kontext von Nachhaltigkeit.
- **Erfüllung von Erwartungen:** Der Satz „erfüllt es auch meine Vorstellung von nachhaltigen Produkten“ zeigt, dass das Produkt den persönlichen Erwartungen und Anforderungen des Nutzers gerecht wird, was die Zufriedenheit unterstreicht.

Insgesamt lobt der Rezensent sowohl die Qualität, die Benutzerfreundlichkeit als auch die Nachhaltigkeit des Produkts, was die Bewertung durchweg positiv macht.

Was macht ein neuronales Netzwerk?

Große Sprachmodelle können Ihre Vorhersagen bei geeigneter Nutzung teilweise auch selbständig erklären.



```
[  
  ('Das', 0.0),  
  ('angebotene', 0.2),  
  ('Produkt', 0.3),  
  ('stellt', 0.0),  
  ('eine', 0.0),  
  ('ideale', 0.7),  
  ('Kombinationen', 0.5),  
  ('aus', 0.0),  
  ('Unterhaltsamkeit', 0.6),  
  ('und', 0.0),  
  ('Nützlichkeit', 0.8),  
  ('dar', 0.0),  
]  
(1, 0.95)
```

*Das Review wird insgesamt als **positiv (1)** klassifiziert, mit einer hohen Konfidenz von 0.95. Die positiven Worte wie "ideale", "Unterhaltsamkeit" und "Nützlichkeit" tragen stark zu dieser Klassifizierung bei.*

Was machen AI-Modelle?

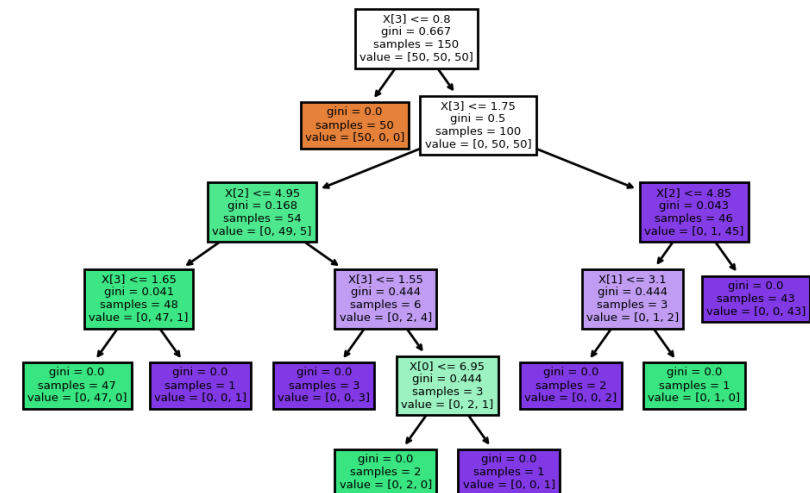
Alternative zu Black-box Modellen: White-box Modelle



Erklärbarkeit und Interpretierbarkeit von White-box Modellen "inhärent" gegeben

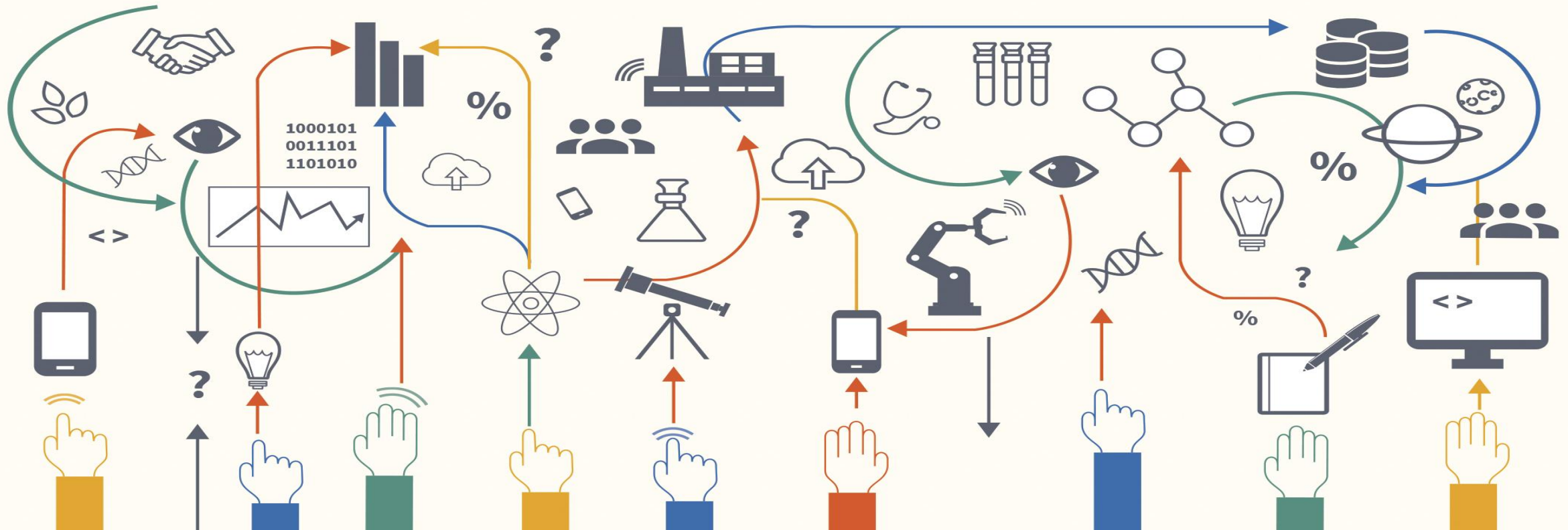
Beispiele:

- Lineare Modelle
- Quellcode
- Entscheidungsbäume (Decision trees)



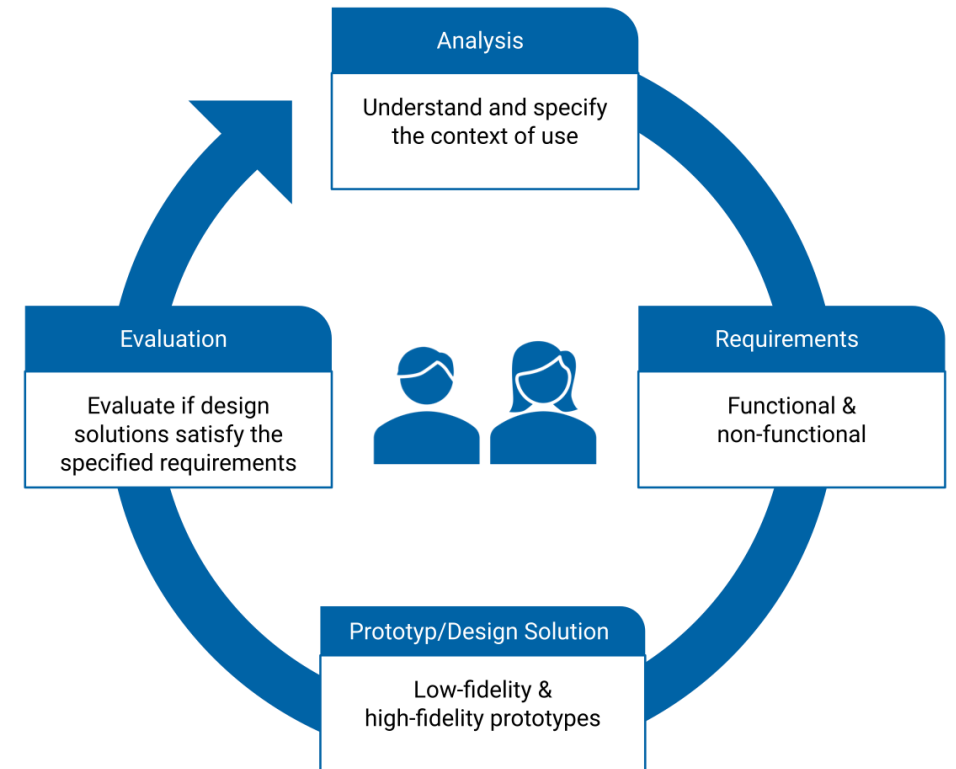
[Dvd8719B, Wikipedia]

Ökodesign Webinar – Künstliche Intelligenz: Human-Centered Design

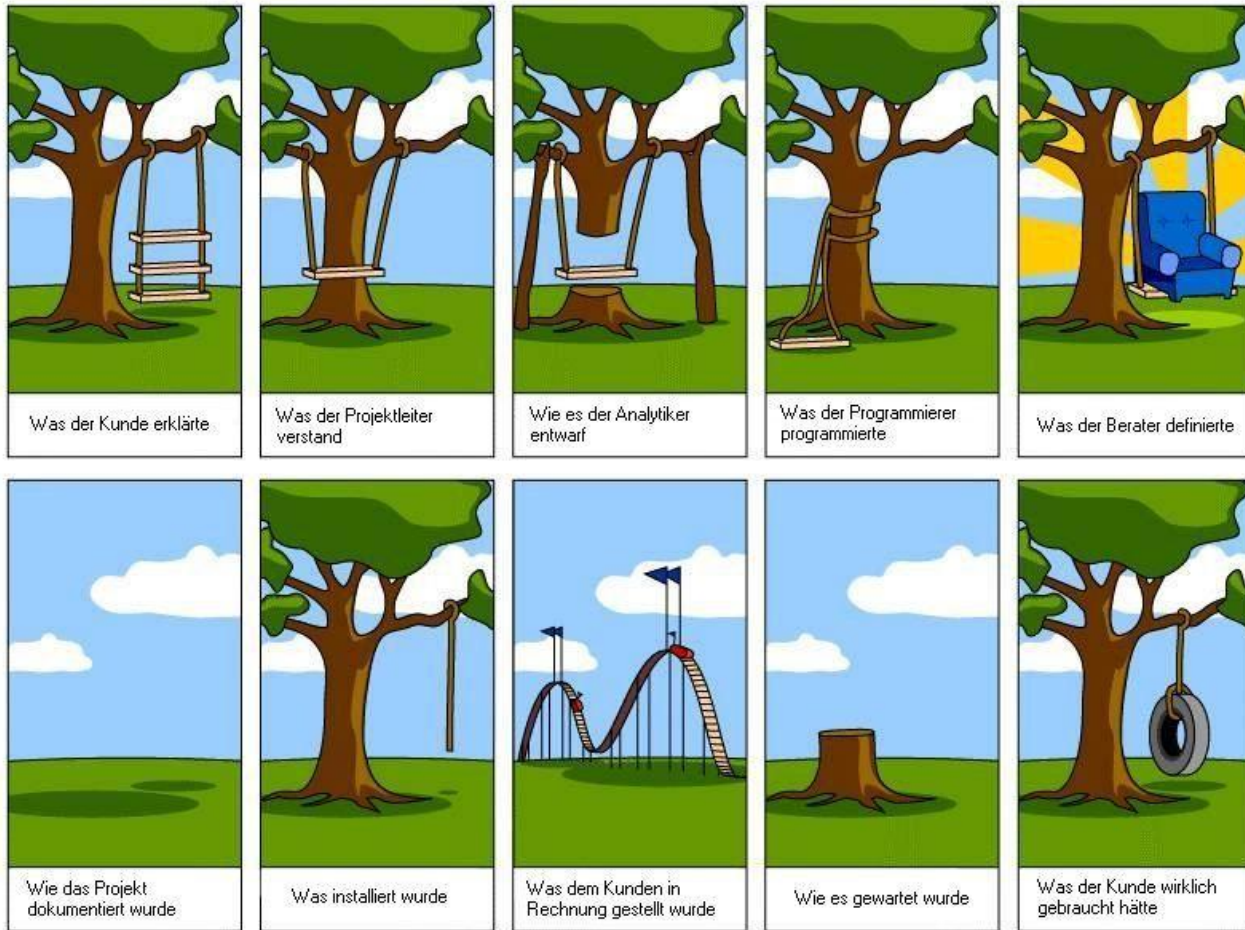


Human-Centered Design (Participatory Design)

- Der Erfolg des Systems ist eng mit den Erwartungen und Bedürfnissen des Benutzers verbunden
- Verschiedene Stakeholder haben unterschiedliche Anforderungen
- Iterativer Prozess
- Zukünftige Benutzer werden in die gesamte Design- und Implementierungsphase einbezogen

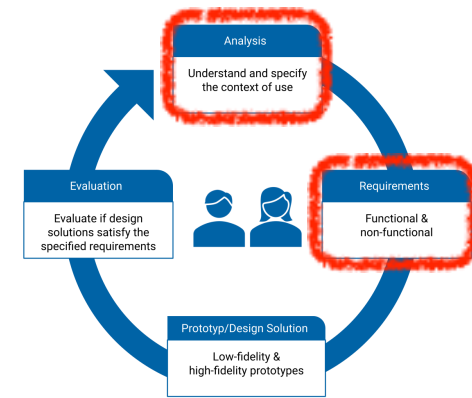


Entwicklungsrisiken ohne Menschen in der Schleife



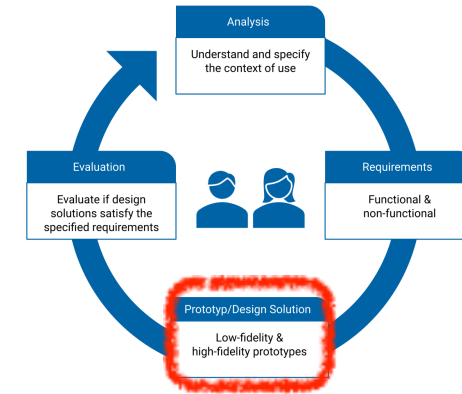
Anforderungsanalyse (Requirements)

- Es geht um das Verständnis der Benutzer:
 - Vorbildung
 - Arbeitsablauf (Kontext)
 - Tool-Anforderungen
- Verschiedene Ansätze
 - Interviews mit verschiedenen potenziellen Benutzern / Personas
 - Kreativitätsworkshops (tageslang partizipativ Werkstätten)



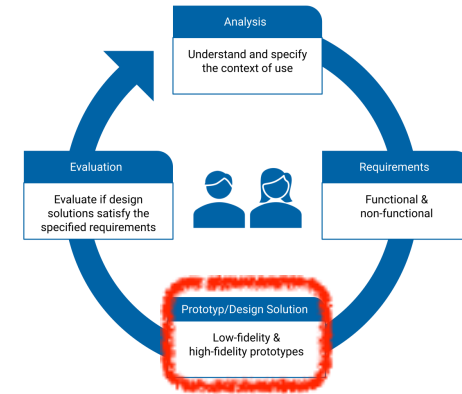
Low-fidelity vs. High-fidelity Prototypen

- Prototypen sind Darstellungen von Designideen
- Frühe Benutzerfreundlichkeitsbewertung eines interaktiven Systems
- Low-Fidelity-Prototyp:
 - Unvollständige und billige Entwürfe, z.B. Papierprototypen oder Modelle (leicht wegzuwerfen)
 - Keine oder sehr geringe Interaktivität
 - Vorteile: Einfach und günstig, einfach zu ändern, ehrlicheres Benutzerfeedback, Proof of Concept
- High-Fidelity-Prototyp:
 - Aussehen und Gefühl des produktiven interaktiven Systems
 - Meistens interaktiv
 - Bewertung ausgewählter Aufgaben möglich

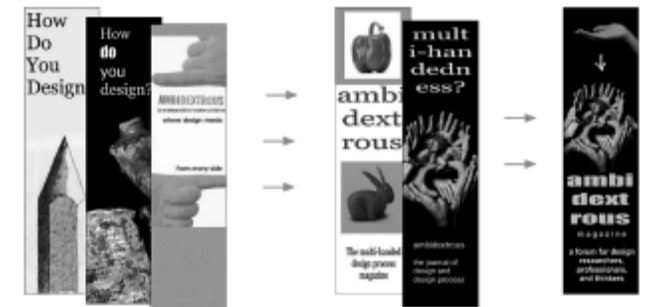


Parallel Prototyping

- Zwei oder mehr Prototypen werden gleichzeitig entwickelt und bewertet
- Ermöglicht den Vergleich zwischen verschiedenen Designlösungen
- Weniger „emotionales Engagement“ für eine Designlösung – mehr ehrliches Benutzerfeedback
- „Das Beste aus mehreren Welten“
- Probleme beim Serien-Prototyping: Nur ein Prototyp wird entwickelt, bewertet und iterativ verbessert, was zu einer Verzerrung (Priming) führen könnte, da dies die einzige Perspektive auf das Designproblem ist



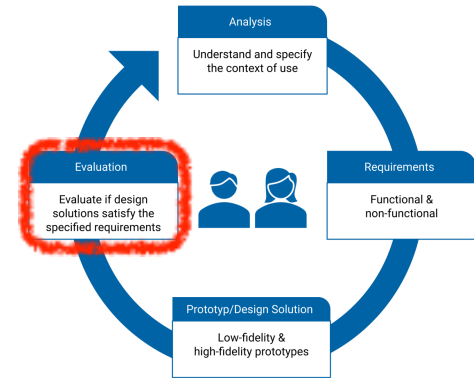
Serial prototyping



Parallel prototyping

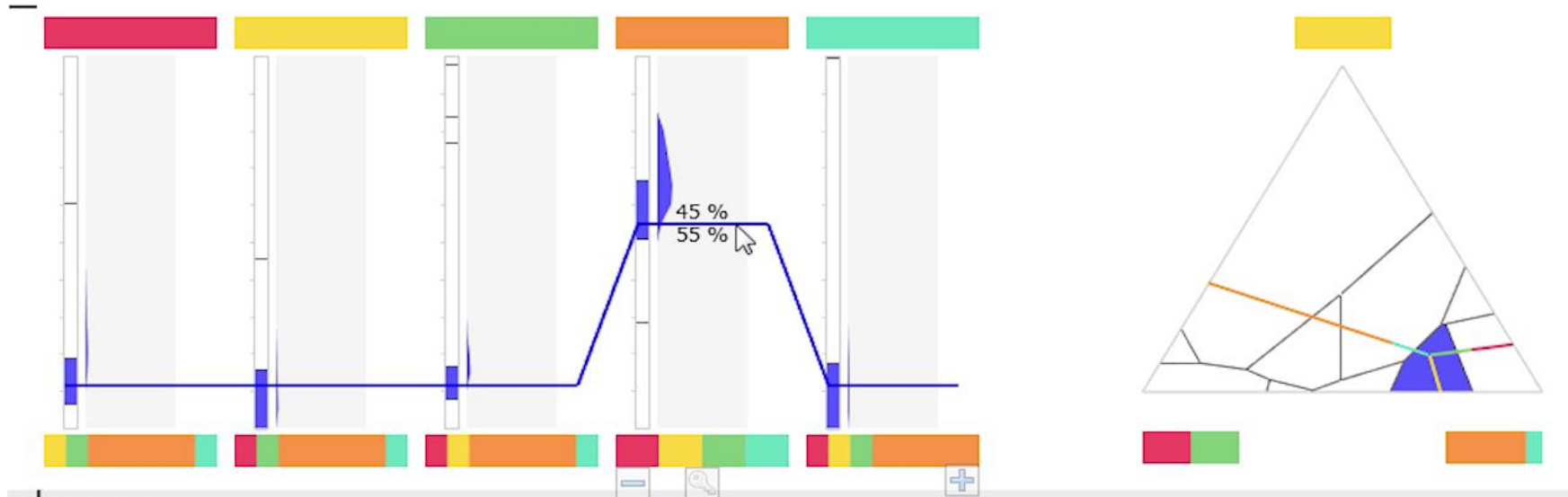
Evaluation

- Viele Formen von Benutzerstudien (Laborstudie, Feldstudie, Tagebuchstudie)
- Am wichtigsten – kontinuierliche Evaluierung:
 - Formative vs. Summative Evaluierung



2017: WeightLifter – AVL

Objectives ■ Age ■ Guarantee_Period ■ KM ■ Price ■ Quarterly_Tax



Weighting	
<input checked="" type="checkbox"/> 12 %	<input checked="" type="checkbox"/> 12 %
<input checked="" type="checkbox"/> 11 %	<input checked="" type="checkbox"/> 54 %
<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/> 11 %
Model	Weighted Sum of Costs
TOYOTA Corolla 1.8D 4/5-Doors	1
TOYOTA Corolla 1.8D Stationwagen	2
TOYOTA Corolla 1.8D Stationwagen	3
TOYOTA Corolla 1.3 16V Linea Terra 2/3-Doors	4
TOYOTA Corolla 1.3i LINEA TERRA 2/3-Doors	5

2018: TreePOD – Austrian Power Grid

1000 tree candidates generated

Result Metric Filters (992 trees)

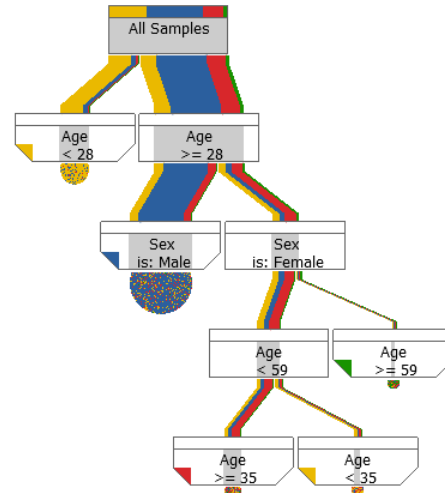
Nr. of used Attributes < 6

Pareto optimal: 10 trees

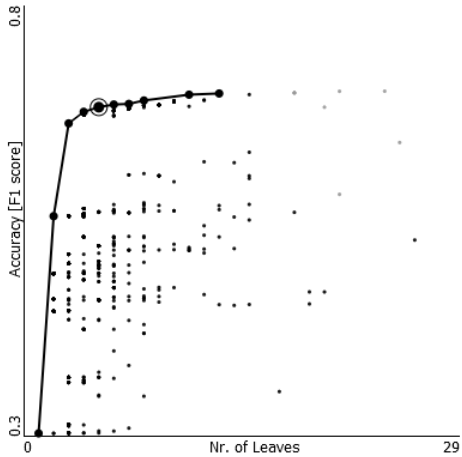
(for Nr. of Leaves, Accuracy [F1 score])

■ Married
 ■ Never married
 ■ Divorced or Separated
 ■ Widowed

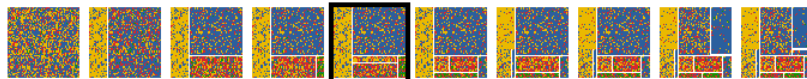
Accuracy [F1 score]: 0.682
 Nr. of Leaves: 5
 Nr. of Nodes: 9
 Nr. of used Attributes: 2
 Depth: 5
 Avg. significant digits: 2
 F1 Never married: 0.704
 F1 Married: 0.767
 F1 Divorced or Separated: 0.439
 F1 Widowed: 0.469



True Class	Predicted Class			
	Married	Never married	Divorced or Separated	Widowed
Married	3624	1184	483	40
Never married	875	6227	535	67
Divorced or Separated	445	1034	1104	141
Widowed	17	85	183	235

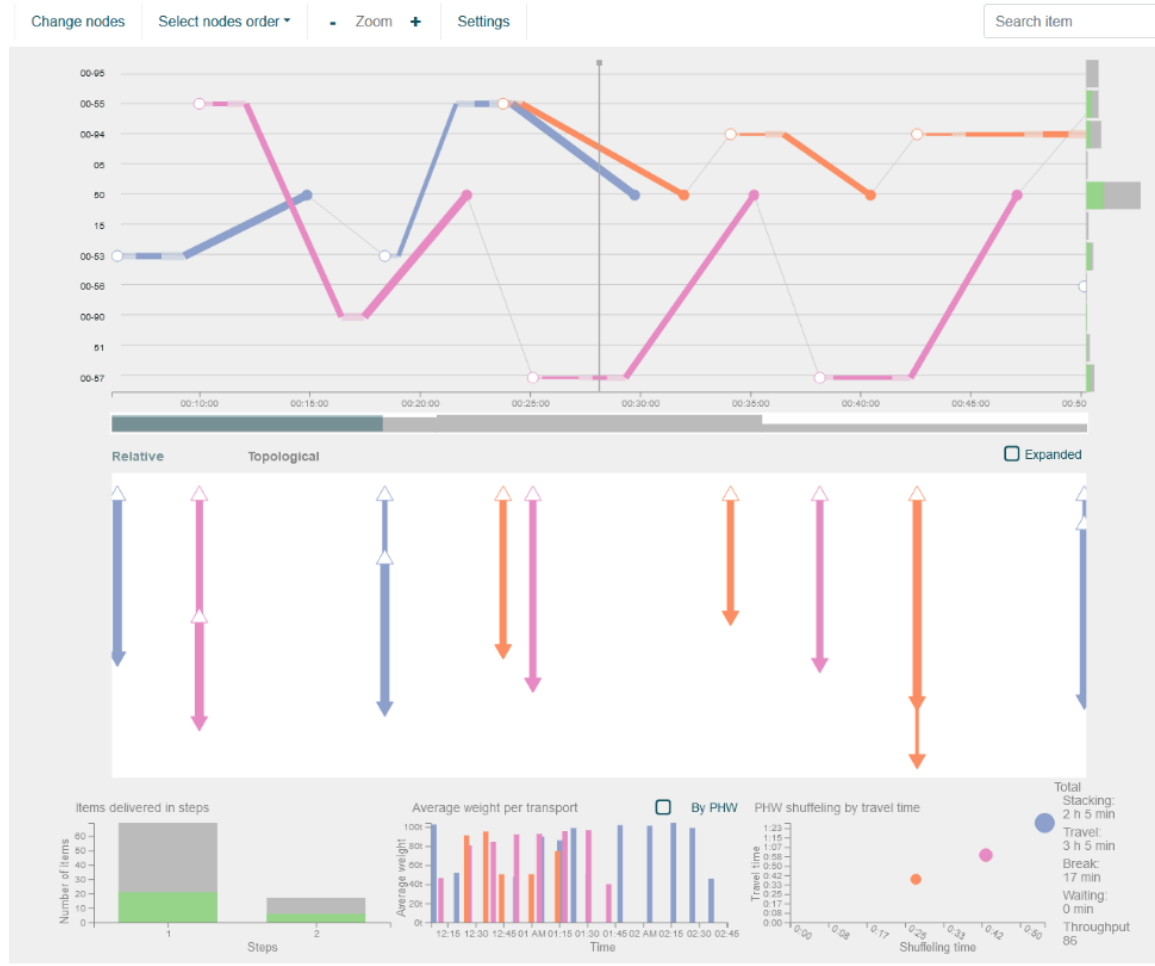


Nr. of Leaves

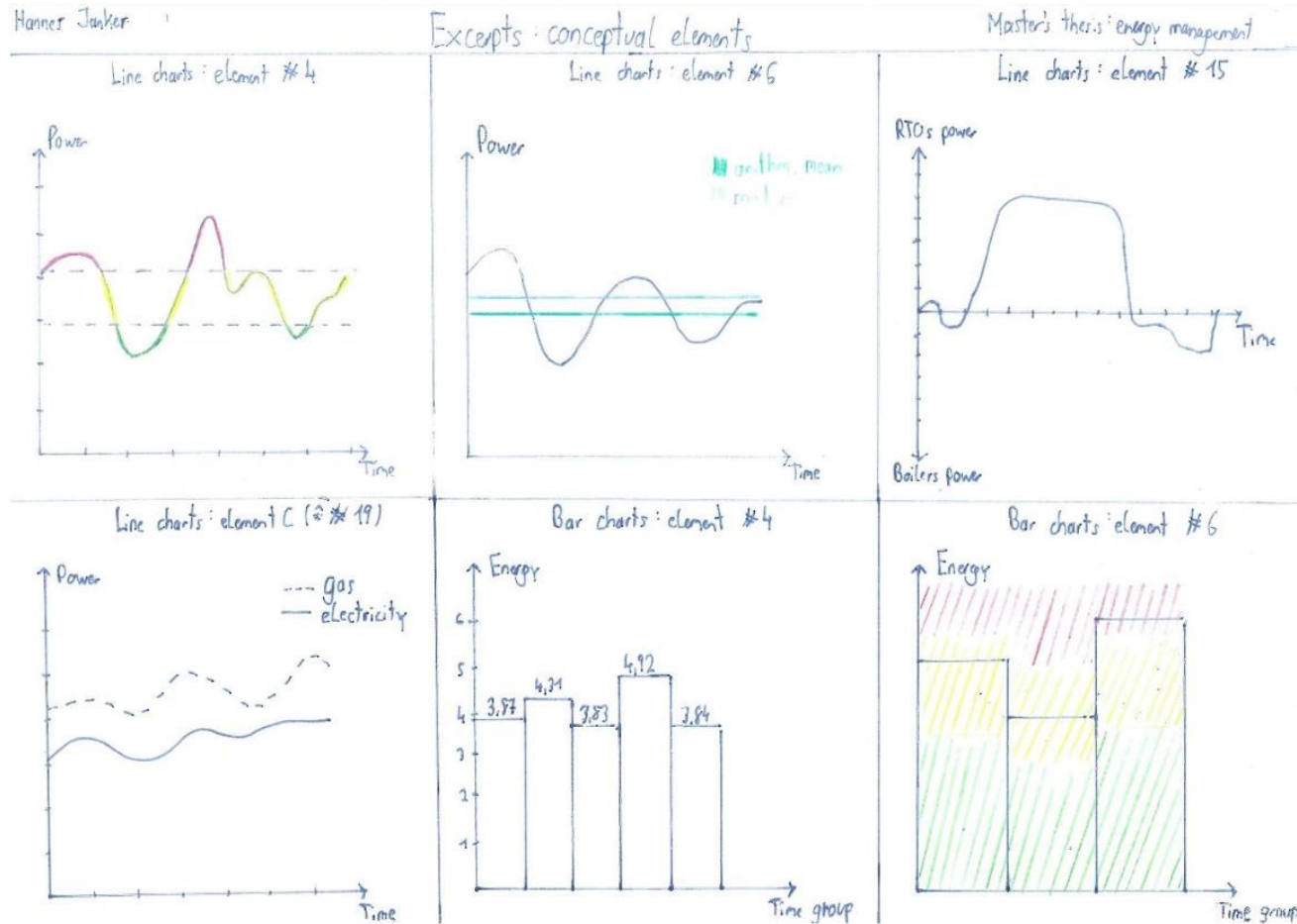


Accuracy [F1 score]

2023: IronFlow – VoestAlpine



2024: Energy Dashboard Constantia



Das Verstehen von (vorhersagenden) Modellen (= AI)

- Eruiere die mentalen Modelle der Benutzer

XAI Novice Question Bank

System context

- ① ② What is the intention of deploying it?
- Ⓐ Ⓑ How does the deployment process work?
- Ⓓ Ⓔ What are the consequences after deployment?
- ② Ⓑ How is the system developed?
- ⑤ Who is the system's intended target group?
- ① ② Who is responsible for the system's deployment?
- ⑤ ⑥ What do other people think about the system?
- ① ⑥ Is the system's deployment right?

System usage

- ④ Ⓒ How is the system operated?
- Ⓒ Ⓓ How is the system used by and on people?
- Ⓐ Ⓑ How is the system integrated into ex. structures?
- Ⓓ Ⓔ How can the system be misused?
- ③ ⑤ How would the system handle this case?
- ③ What are the costs?

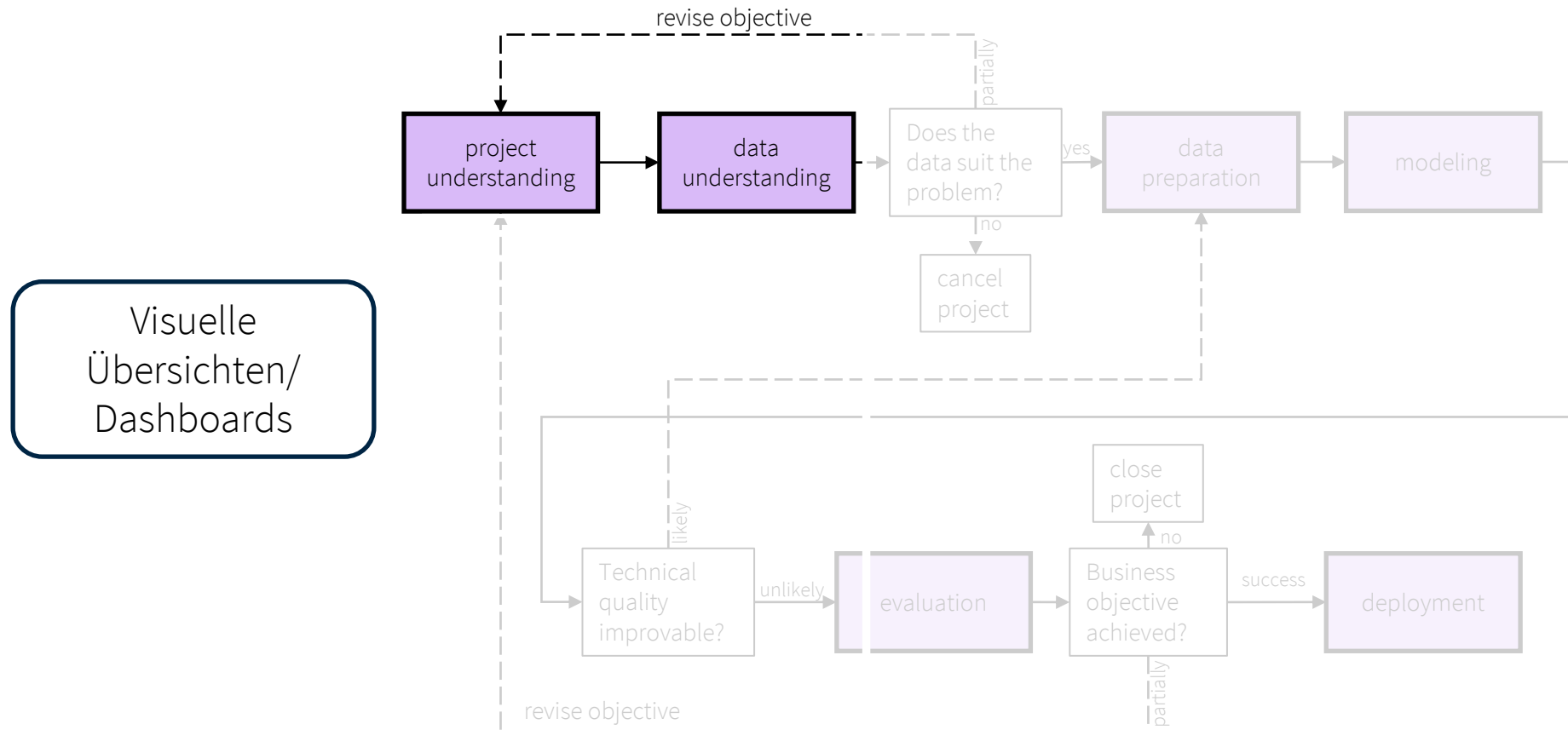
Data

- ③ What kind of data was the system trained on?*
- ③ What is the source of the training data?*
- ③ Are the data correct / representative / safe?

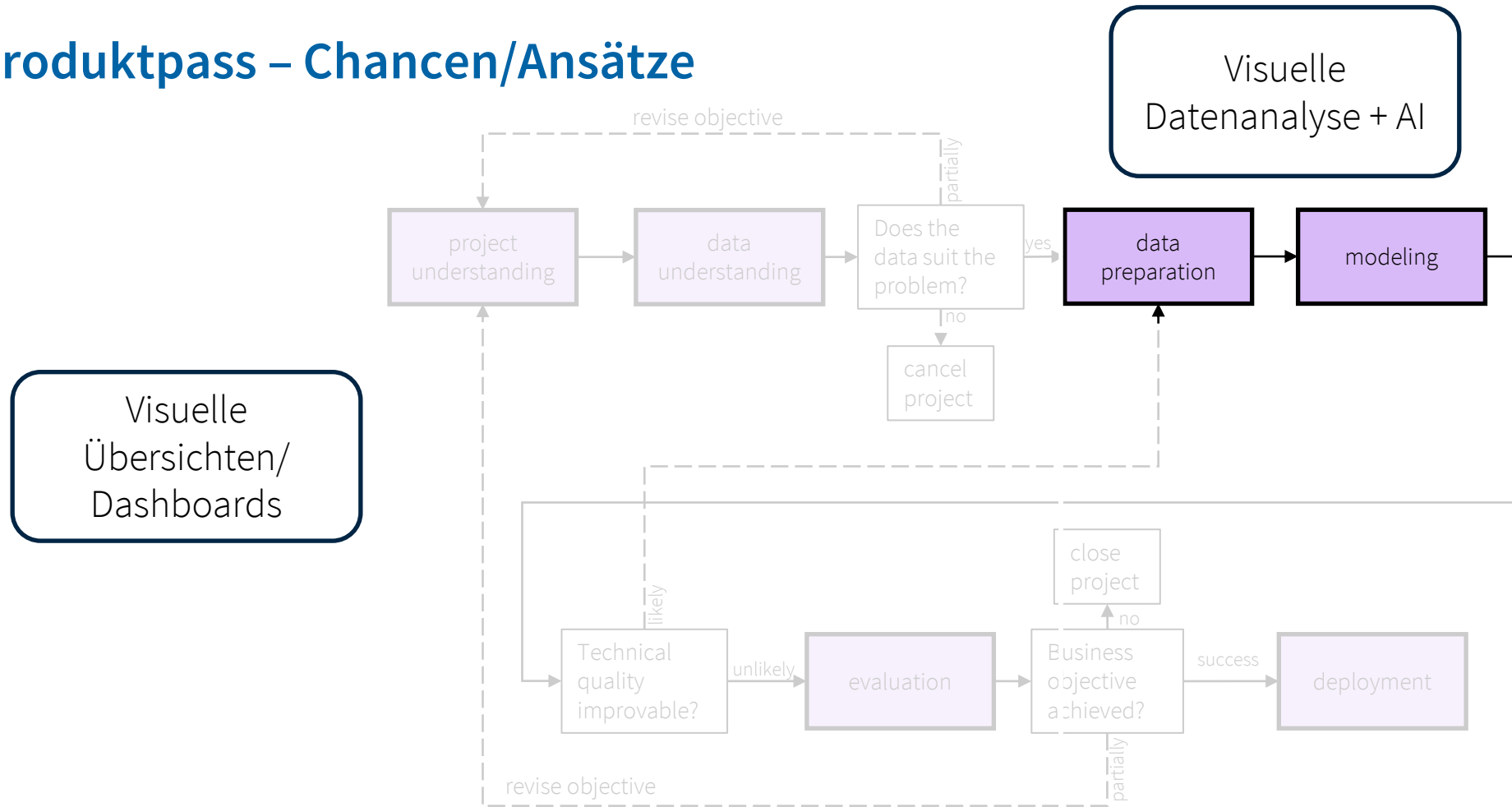
System specifications

- ③ What features does the system consider and why?*
- ③ What is the scope of the system's capability?*
- ③ What kind of output does the system give?*
- ③ How does the system learn?*
- ③ What is the system's overall logic?*
- ③ What kind of algorithm was used?*
- ③ What kind of mistakes is the system likely to make?*
- ③ What are the limitations of the system?*
- ③ How reliable are the predictions?*
- ③ What does [a machine learning concept] mean?

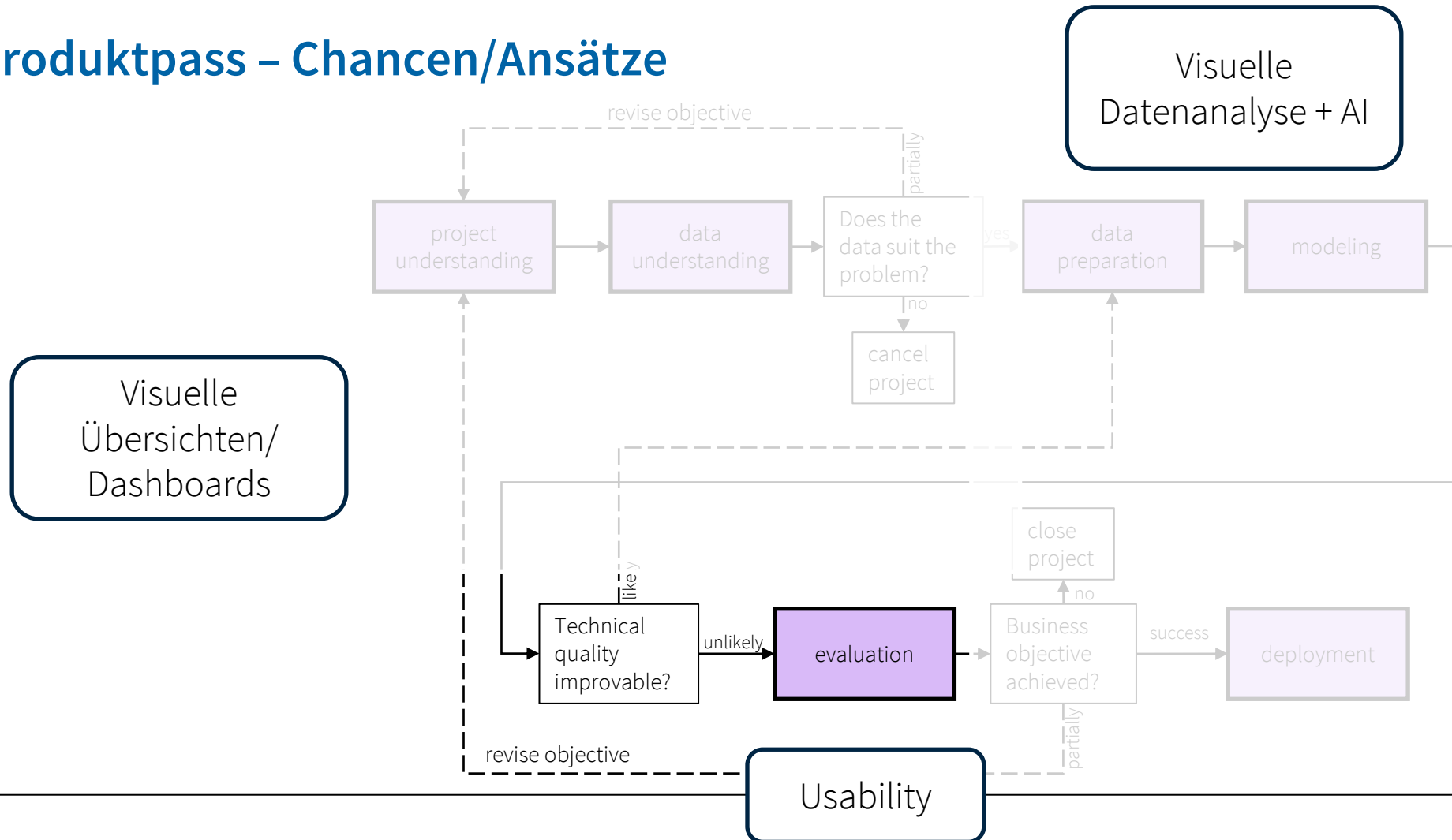
Produktpass – Chancen/Ansätze



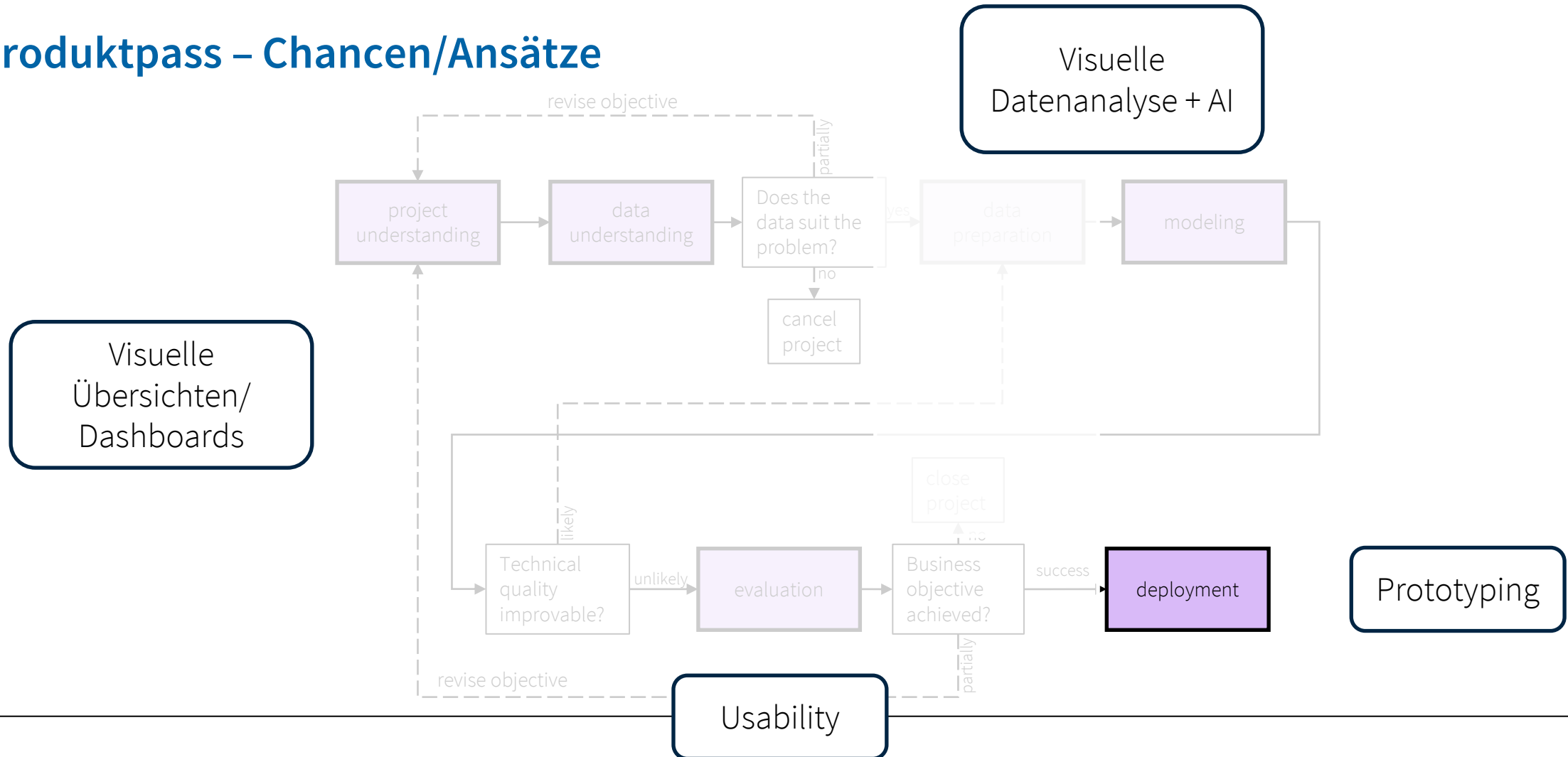
Produktpass – Chancen/Ansätze



Produktpass – Chancen/Ansätze



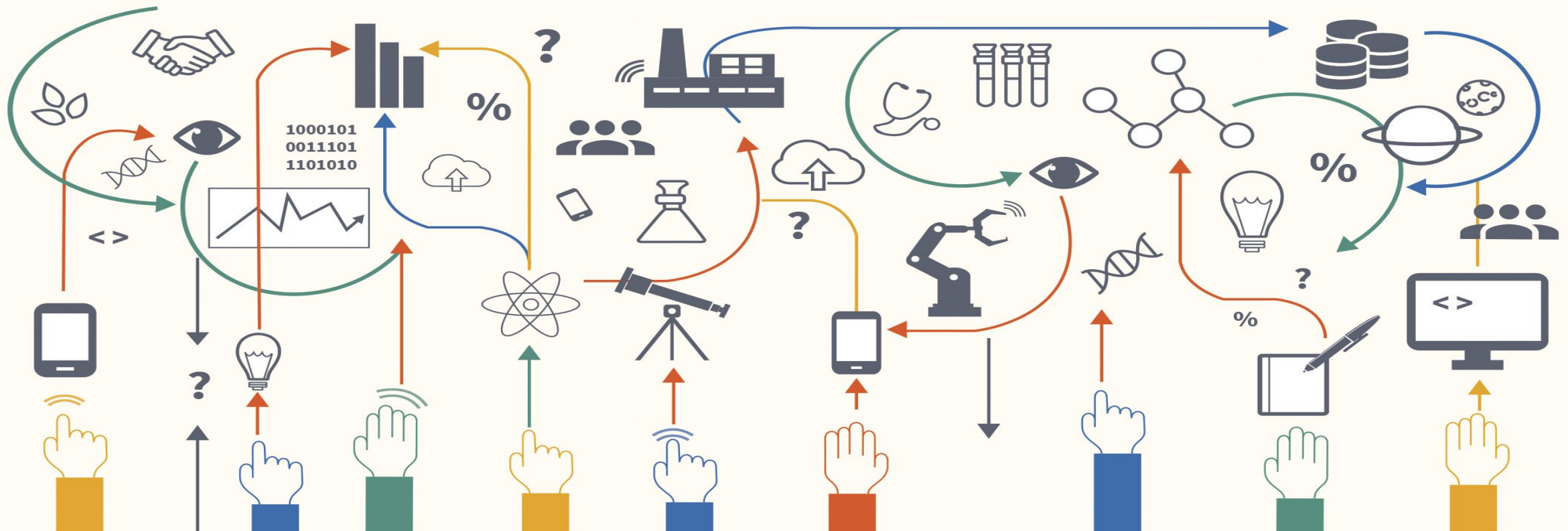
Produktpass – Chancen/Ansätze



Ökodesign Webinar – Künstliche Intelligenz

Prof. Dr. Jan Fabian Ehmke, Ass.-Prof. Dr. techn. Sebastian Tschatschek, Prof. Dr. Torsten Möller

jan.ehmke@univie.ac.at, sebastian.tschatschek@univie.ac.at, torsten.moeller@univie.ac.at



Additional reading

- Design study methodology: Reflections from the trenches and the stacks. Michael Sedlmair, Mariah Meyer, and Tamara Munzner. IEEE Trans. Visualization and Computer Graphics 18(12):2431-2440, 2012.
- Cluster and Calendar based Visualization of Time Series Data. Jarke J. van Wijk and Edward R. van Selow. Proc. InfoVis 1999, p 4-9.
- MizBee: A Multiscale Synteny Browser. Miriah Meyer, Tamara Munzner, and Hanspeter Pfister. IEEE Trans. Visualization and Computer Graphics 15(6):897-904 (Proc. InfoVis 09), 2009.

Credit

- Bild zur Objekterkennung
Yagnik B, Wikipedia, [CC BY-SA 4.0](#)
- Bild zur Bildgenerierung
Chikorita, Wikipedia, [CC BY-SA 4.0](#)
- Bild zur Robotik
Eywiki202, Wikipedia, [CC BY-SA 4.0](#)
- Bild zu Entscheidungsbäumen
Dvd8719, Wikipedia, [CC BY-SA 4.0](#)

Ökodesign Webinar

DPP: KI und Rechtsschutz

Dr. Armin Schwabl, LL.M.

Wien, 16.09.2024



ESPR – DPP

- **Digitaler Produktpass (DPP):**

- Produktspezifischer Datensatz, der Informationen enthält und über einen Datenträger zugänglich ist (Art 2 Z 28 ESPR)
- Produkte dürfen nur in Verkehr gebracht werden, wenn ein DPP verfügbar ist → Produkt ohne DPP nicht marktfähig
- DPP Webportal ermöglicht Zugriff auf DPP und Suche nach / Vergleich der darin enthaltenen Daten
- Zweck des DPP ist die **Information** entlang der Wertschöpfungskette, der Behörden und darüber hinaus

ErwGr 32: "...Es ist davon auszugehen, dass der digitale Produktpass ... Wirtschaftsteilnehmern, nämlich Herstellern, ... Vertreibern, Händlern und Fulfilment Dienstleistern und anderen Akteuren der Wertschöpfungskette, etwa Kunden, fachlich kompetenten Reparatoren, unabhängigen Wirtschaftsteilnehmern, Generalinstandsetzungsbetrieben, Wiederaufbereitungsunternehmen, Recyclingbetrieben, Marktüberwachungs- und Zollbehörden, zivilgesellschaftlichen Organisationen, Forschern, Gewerkschaften und der Kommission ... Zugang zu relevanten Daten ermöglicht"

- Zugang zum DPP muss kostenlos und einfach sein; die darin enthaltenen Daten müssen maschinenlesbar, strukturiert und durchsuchbar sein und über ein offenes interoperables Datenaustauschnetz ohne Anbieterbindung übertragen werden können

ESPR

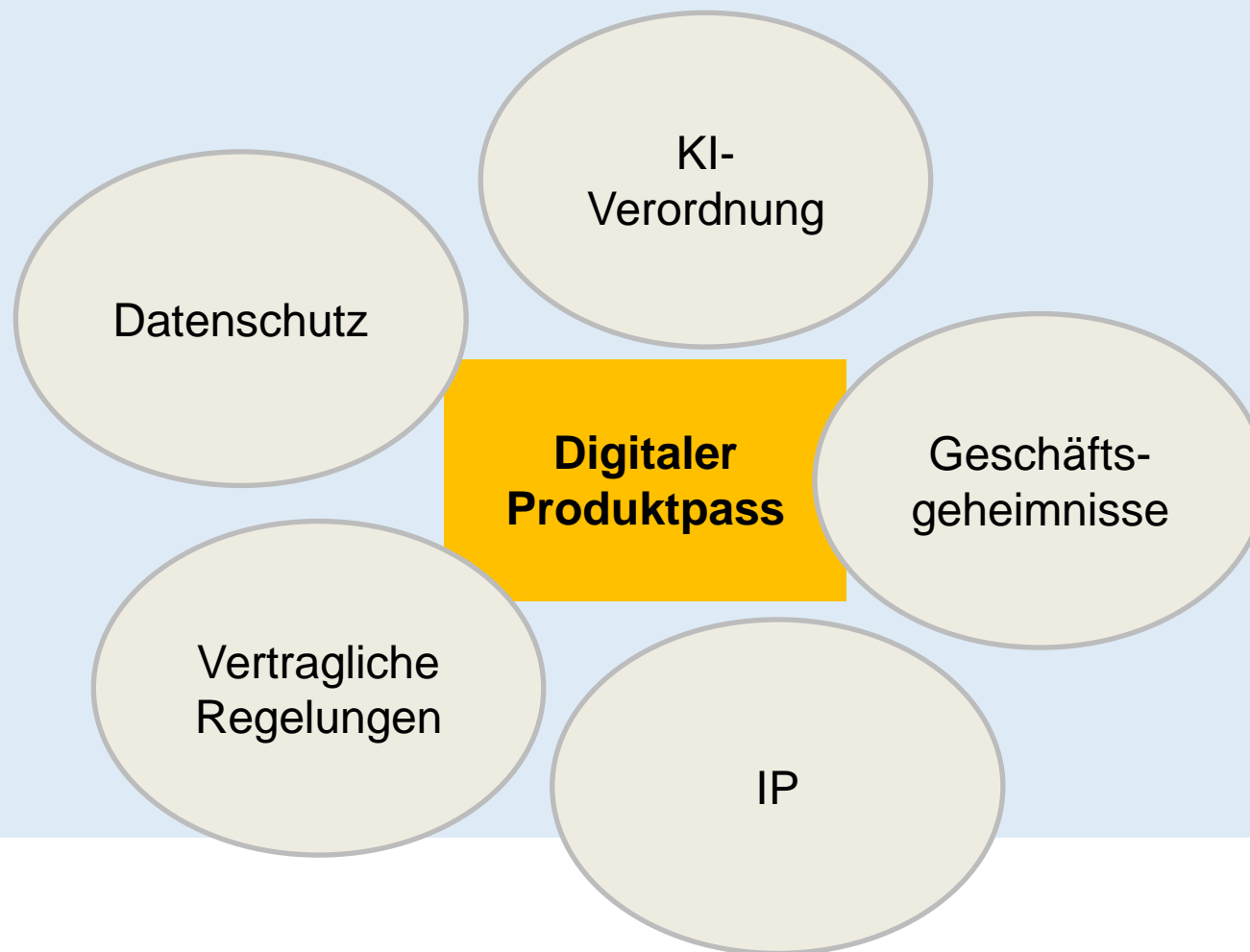
- **Einzelheiten heute noch unklar**
- ESPR ist eine Rahmenverordnung
- Details werden für jeweilige Produktgruppe in delegiertem Rechtsakt festgelegt (prioritär Textilien, Eisen und Stahl, Aluminium):
 - einzelne Daten; einen Rahmen der möglichen Informationen normiert Anhang III ESPR, zB
 - Informationen über Hersteller und Importeur
 - Benutzerhandbücher, Warn- und Sicherheitshinweise
 - Leistungsdaten (zB Reparierbarkeitswert, CO₂-Fußabdruck)
 - Informationen zu Zerlegung, Wiederverwendung, Recycling, Entsorgung
 - sonstige Informationen, die für nachhaltige Produktentscheidungen relevant
 - Granularität (Modell, Charge, Artikel)
 - Ausmaß der Zugriffsrechte (Behörden, Verbraucher, Sonstige wie Reparatereure, Recycler, NGOs)
- Außerdem kommt delegierter Rechtsakt für technische Gestaltung des DPP

"Big Picture"

- **Zahlreiche Offenlegungspflichten**
 - DPP auch in anderen Rechtsakten verankert, zB
 - Batterieverordnung
 - Detergenzienverordnung (noch nicht im ABI)
 - Spielzeugverordnung (noch nicht im ABI)
 - Offenlegung nach sonstigen Rechtsakten, entlang der Wertschöpfungskette oder gegenüber der Öffentlichkeit, zB
 - Entwaldungsverordnung (EUDR): Ursprung der Rohstoffe (geolokalisiert), Zeitpunkt der Erzeugung
 - Bundes-Energieeffizienzgesetz: Rechenzentren müssen offenlegen: Fläche, installierte Leistung, jährlich eingehender und ausgehender Datenverkehr, Menge der verarbeiteten Daten, Effizienz des Rechenzentrums
 - Datenverordnung (Data Act): (gewisser) Zugang zu Produkt- und Dienstdaten
- "Trend" zu Offenlegung von Unternehmens- und Produktinformationen; das führt zu Spannungsverhältnis mit unternehmerischen Interessen

Rechtsschutz

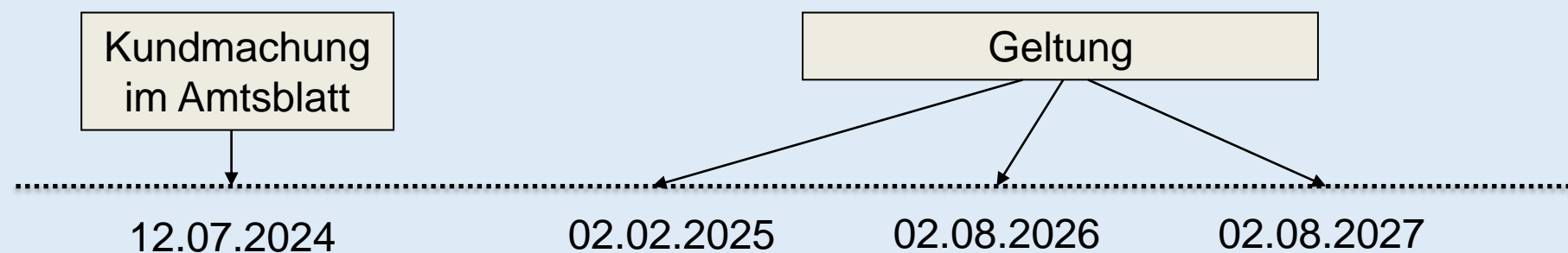
- Einzelheiten iZm DPP (Wer hat worauf Zugriff?) noch unklar, daher konkrete rechtliche Einschätzung noch nicht möglich
- Verschiedene Rechtsbereiche spielen eine Rolle:



KI-Verordnung

KI-Verordnung

- Verordnung (EU) 2024/1689 = Verordnung über künstliche Intelligenz ("KI-VO" oder "AI Act")
- Timeline:



- Pflichten für (ua)
 - Anbieter von KI-Systemen
 - Betreiber von KI-Systemen

KI-Verordnung

- Manche Praktiken im KI-Bereich sind verboten (zB):
 - Techniken der unterschwelligem Beeinflussung
 - Social scoring
 - KI-Systeme zur Ableitung von Emotionen am Arbeitsplatz
- für KI-Systeme iZm DPP wohl nicht relevant

KI-Verordnung

- Spezielle Anforderungen an sog Hochrisiko-KI-Systeme:
 - zB Risikomanagement, Qualitätsmanagement, Data Governance, Transparenz, CE-Kennzeichnung
 - Hochrisiko-KI-Systeme sind Systeme, die bestimmte Bereiche betreffen (zB):
 - Biometrie
 - Kritische Infrastruktur (zB Wasser-, Gas-, Stromversorgung)
 - allgemeine und berufliche Bildung
 - Beschäftigung, Personalmanagement
 - Inanspruchnahme gewisser Dienste und Leistungen (zB Bonitätsprüfung)
 - Strafverfolgung, Rechtspflege
 - Migration, Asyl, Grenzkontrolle
- für KI-Systeme iZm DPP relevant?
- Viele KI-Systeme nicht im Anwendungsbereich der KI-VO

KI-Verordnung

- Rechtsbehelfe gemäß KI-Verordnung:
 - Recht auf Beschwerde bei Aufsichtsbehörde für jede natürliche und juristische Person, die Grund zu der Annahme hat, dass KI-Verordnung verletzt wird
 - Recht auf Erläuterung der Entscheidung im Einzelfall
- Aber: nach KI-Verordnung gibt es kein generelles Recht, dass Daten über eine Person / über ein Unternehmen nicht in KI-System verarbeitet werden; KI-Verordnung bietet für sich genommen idR keine Grundlage, um KI-Zugriffe auf DPP "abzuwehren"

Datenschutz

DSGVO

- Keine Ausnahme des Datenschutzes zugunsten von KI-Systemen
- Daher sind die Anforderungen der DSGVO für Verarbeitung von personenbezogenen Daten durch KI-Systeme maßgeblich (zB):
 - Rechtsgrundlage (überwiegende berechnigte Interessen, rechtliche Verpflichtung etc)
 - Betroffeneninformation
- Rechtsbehelfe:
 - Betroffenenrechte (Auskunft, Löschung, Richtigstellung usw)
 - Beschwerde an Datenschutzbehörde
 - Anspruch auf Unterlassung, Schadenersatz etc
- Was heißt das für DPP?
 - Überwiegende Anzahl der Daten im DPP sind wohl keine "personenbezogenen Daten", da keine Informationen über natürliche Personen → DSGVO und darin vorgesehene Rechtsbehelfe idR nicht einschlägig

DSG

- § 1 DSG schützt auch Daten von juristischen Personen
- Keine Ausnahme des Datenschutzes zugunsten von KI-Systemen → bei KI-Systemen sind Anforderungen und Rechtsbehelfe nach § 1 DSG maßgeblich
- Was heißt das für DPP?
 - Fraglich, ob in DPP "personenbezogene Daten" iSd § 1 DSG; Informationen über juristische Personen?
 - Außerdem: im DPP öffentlich zugängliche Daten sind wohl "allgemein verfügbar" iSd § 1 DSG → kein Datenschutz nach § 1 DSG

Urheberrecht

UrhG

- Vervielfältigung von Informationen in (auch öffentlich zugänglicher) Datenbank kann eine Urheberrechtsverletzung sein
- Rechtsbehelfe:
 - Ansprüche auf Unterlassung, angemessenes Entgelt, Schadenersatz etc
- Aber: geschützt sind grds nur "Werke", das sind "*eigentümliche geistige Schöpfungen*" auf den Gebieten der (ua) Literatur.
- Was bedeutet das für DPP?
 - Viele Daten in DPP wohl keine geschützten Werke (Prüfung im Einzelfall notwendig)
 - Je nachdem, welche Daten im DPP gespeichert sind und auf welche Daten das KI-System zugreift, kommt urheberrechtlicher Werkschutz zum Tragen oder nicht
 - Falls Werkschutz gilt: grds Verbot der Verwertung
 - reine Rezeption von Werk noch keine Verwertung
 - Kopieren, Speichern, Vervielfältigung hingegen schon – Verarbeitung durch KI oft relevant Vervielfältigung und damit Eingriff in Verwertungsrecht

UrhG

- Sonderregel für Text und Data Mining: Zulässig ist unter gewissen Umständen die Vervielfältigung von Werken, *"um damit Texte und Daten in digitaler Form ... automatisiert auszuwerten und Informationen unter anderem über Muster, Trends und Korrelationen zu gewinnen"* (§ 42h UrhG)
- Strittig, ob/inwieweit TDM-Ausnahme für KI-Systeme anwendbar ist (zB Training), wird aber überwiegend bejaht
- Begünstigte der Ausnahme:
 - Forschungseinrichtungen / Einrichtungen des Kulturerbes
 - Jedes Unternehmen – außer, der Berechtigte hat die Vervielfältigung ausdrücklich verboten und dieses Verbot in angemessener Weise durch einen Nutzungsvorbehalt, und zwar etwa bei über das Internet öffentlich zugänglich gemachten Werken mit maschinenlesbaren Mitteln, kenntlich gemacht wird.

UrhG

- Was bedeutet das für DPP?
 - § 42h UrhG denkbare Grundlage für Beschränkung des Zugriffs durch KI-Systeme (auf Werke)
 - Aber Unklarheiten:
 - Rechtlich: ESPR intendiert ja gerade Zugänglichkeit und Auslesbarkeit, Zugang zum DPP muss kostenlos und einfach sein, DPP soll maschinenlesbar und durchsuchbar sein – Verhältnis zwischen § 42h UrhG und ESPR unklar
 - Technisch: Zugriff über DPP Webportal wohl über Schnittstellen automatisiert → Erklärung eines Nutzungsvorbehalts überhaupt möglich?

Geschäftsgeheimnisse

Geschäftsgeheimnisse

- UWG enthält Vorschriften zum Schutz von Geschäftsgeheimnissen (insb):
 - Verbot des Erwerbs von Geschäftsgeheimnissen unter bestimmten Umständen (zB durch unbefugten Zugang, unbefugtes Kopieren, mit seriösen Geschäftspraktiken unvereinbares Verhalten)
 - Verbot der Nutzung und der Offenlegung von Geschäftsgeheimnissen unter bestimmten Umständen (zB rechtswidrig erworben, Verstoß gegen Vertraulichkeitsvereinbarung)
 - Rechtsbehelfe:
 - Anspruch auf Unterlassung, Beseitigung, Schadenersatz
 - Geschäftsgeheimnisse sind auch durch Straftatbestände geschützt
 - Geschäftsgeheimnis ist eine "*Information, die*
 1. *geheim ist, weil sie weder in ihrer Gesamtheit noch in der genauen Anordnung und Zusammensetzung ihrer Bestandteile den Personen in den Kreisen, die üblicherweise mit dieser Art von Informationen zu tun haben, allgemein bekannt noch ohne weiteres zugänglich ist,*
 2. *von kommerziellem Wert ist, weil sie geheim ist, und*
 3. *Gegenstand von den Umständen entsprechenden angemessenen Geheimhaltungsmaßnahmen durch die Person ist, welche die rechtmäßige Verfügungsgewalt über diese Informationen ausübt*".
- Informationen in öffentlichen Registern / öffentlichen Quellen sind keine Geschäftsgeheimnisse

Geschäftsgeheimnisse

- Was bedeutet das für DPP?
 - Es ist nach Zugriffsberechtigten zu unterscheiden:
 - rechtmäßig abgefragte Informationen aus öffentlich zugänglichen Datenbanken sind keine Geschäftsgeheimnisse
 - demgegenüber könnte die Verwendung von Informationen aus DPP durch Zugriffsberechtigte für andere als die intendierten Zwecke zivilrechtlich (und allenfalls strafrechtlich) relevant sein

Fazit

DPP: KI und Rechtsschutz

- Derzeit noch erhebliche Unklarheiten: Wer hat worauf Zugriff – Antwort erst aus delegierten Rechtsakten
- Europäische Kommission hat weites Ermessen, aber auch konkrete Vorgaben:
 - ESPR anerkennt ausdrücklich Schutz von Geschäftsgeheimnissen und IP (ErwGr 74 und Art 5 Abs 10 lit d ESPR): delegierte Rechtsakte "*berücksichtigen den Schutz vertraulicher Geschäftsinformationen*" → Wirtschaft muss Schutzbedürfnis aufzeigen
 - Delegierte Rechtsakte müssen ESPR und Grundrechtecharta entsprechen; unverhältnismäßige Offenlegungspflichten sind rechtlich angreifbar
- **"Gebot der Stunde"**: Einbringen bei Erarbeitung von delegierten Rechtsakten (ab Vorstudien!), um Botschaft wirksam zu transportieren
 - öffentliche Konsultationen
 - über Verbände (WKO)
- Sonstige Maßnahmen im Zuge der Vorbereitung
 - Prüfung und Berücksichtigung möglicher urheberrechtlicher Ansprüche bei Entwicklung (und dann Befüllung) der DPP-Datenbank
 - Ausgestaltung von allfälligen Nutzungsbedingungen für DPP-Datenbank entsprechend den Interessen des Unternehmens, Verbot der Verwertung für TDM (soweit praktisch möglich)

Vielen Dank für
Ihre Aufmerksamkeit!



Dr. Armin Schwabl, LL.M.

Partner

armin.schwabl@cerhahempel.com

+ 43 1 514 35 304

Zugelassen als

- Rechtsanwalt, Österreich
- Rechtsanwalt, New York

Tätigkeitsschwerpunkte

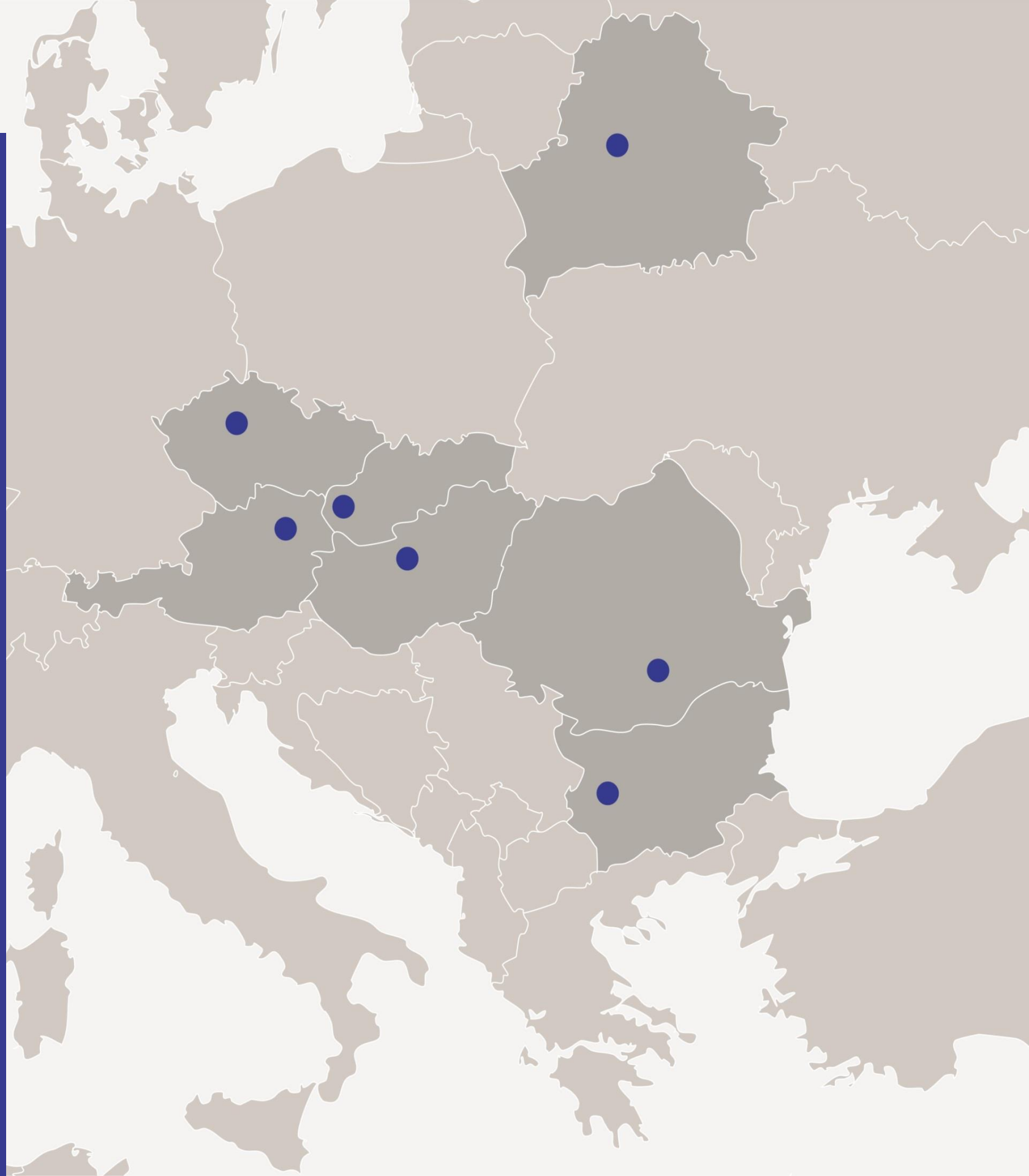
- Lieferketten
- Daten, Cybersecurity & KI
- Produkte
- Life Sciences
- Compliance

Ausbildung

- Universität Wien (Mag. iur. 2005)
- Wirtschaftsuniversität Wien (Dr. iur. 2009)
- University of Chicago Law School (LL.M. 2011)

Sprachen

- Deutsch
- Englisch



AUSTRIA

BELARUS

BULGARIA

CZECH REPUBLIC

HUNGARY

ROMANIA

SLOVAK REPUBLIC