

Data Thinking in der Praxis

Der Datenschatz im Unternehmen - Erheben und Analysieren in der Praxis

Häufige Aussagen zu Data Science

Wir sehen den Mehrwert nicht

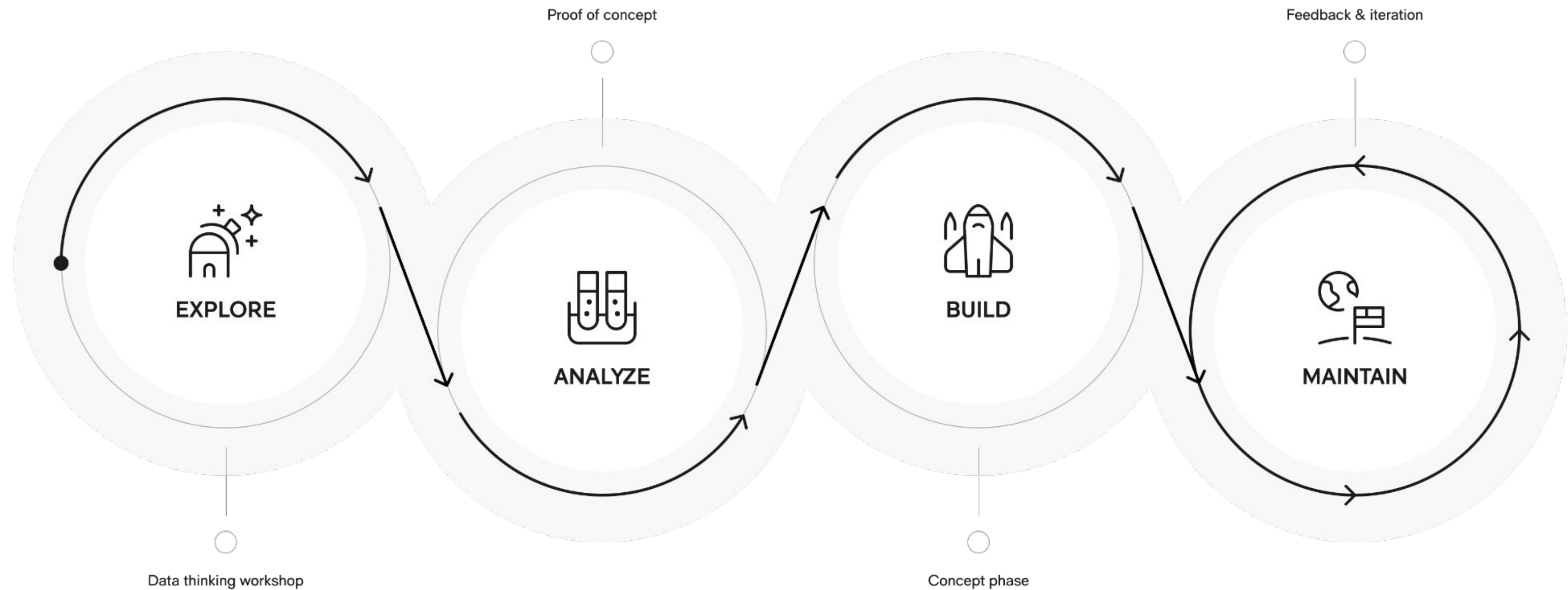
Wir arbeiten schon daran

Wir bauen gerade einen Data Lake/Data Warehouse auf

Wir sind noch nicht so weit

Meine Interpretation der Aussagen

- *“Wir sehen den Mehrwert nicht”*
Es fehlt eine transparente Einschätzung des zugehörigen Business-Cases (e.g. ROI, ROE).
- *“Wir arbeiten schon daran”*
Es ist unklar, an welchen Cases gearbeitet wird. Fehlt es an technischer Unterstützung oder an Anwendungsfällen (Cases)?
- *“Wir bauen gerade einen Data Lake/Data Warehouse auf”*
Awareness ist vorhanden, aber mit welchem Ziel und welcher Strategie wird der Data Lake aufgebaut? Es ist unklar, an welchen Cases mit Priorität gearbeitet werden soll, um einen Mehrwert zu erzeugen.
- *“Wir sind noch nicht so weit”*
Sorge vor schlechter Datenqualität – damit hat jedoch jeder zu kämpfen! Der erste Schritt zum Nutzen der vorhandenen Daten muss erst getan werden und Management ist dafür oft noch nicht überzeugt.



Data Thinking als möglicher Startpunkt

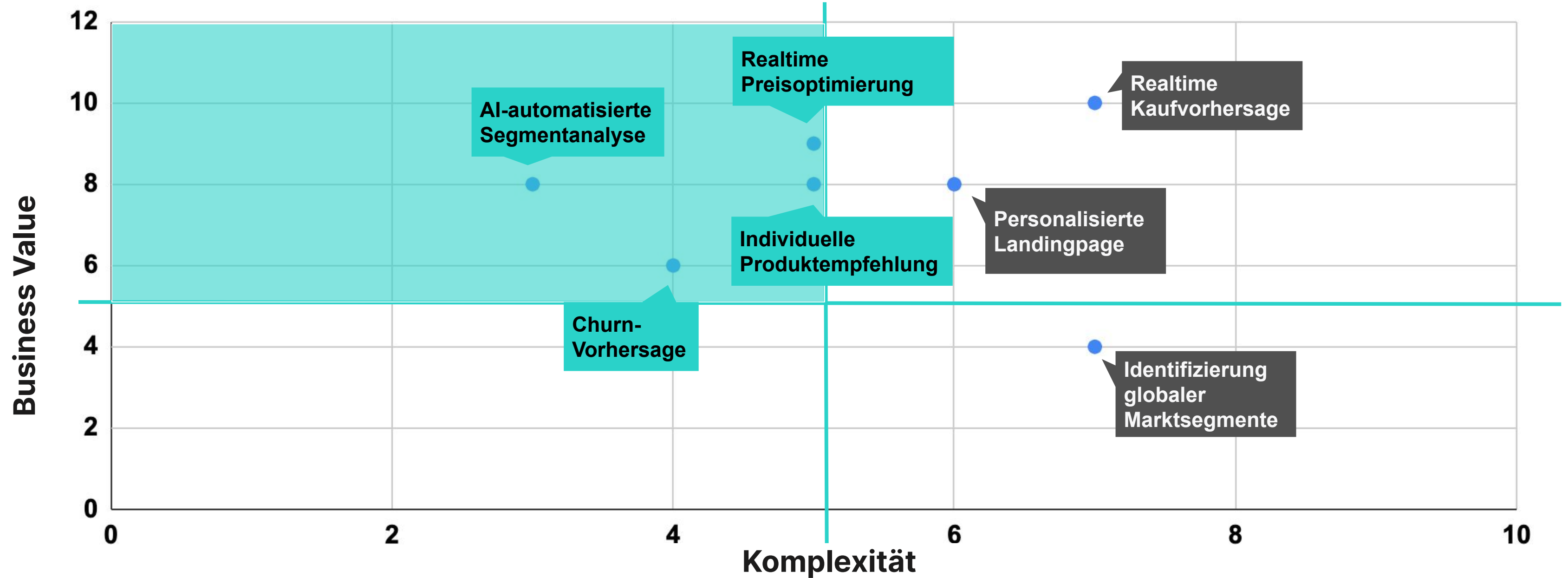
- *Aufbrechen von Silos*
Zusammensetzung aus unterschiedlichen Fachbereichen mit Data Science und Digital/IT. Sammeln von Ideen, Problemstellungen oder Anwendungsfällen.
- *Techniken aus dem Design Thinking*
Initiales Briefing gibt Einblicke in mögliche Anwendungsfälle. Kreativtechniken aus dem Design Thinking, bspw. How-Might-We, oder Crazy-8 erlaubt es, Ideen für Use Cases zu kreieren.
- *Data Science Loop & Komplexitätsbewertung*
Es erfolgt ein Review der Ideen nach Eignung für Data Science mit einer Komplexitätsbewertung durch den Data Scientist bzw. durch Score Card. Dabei wird Datenqualität als Komplexitätskriterium berücksichtigt.
- *Investment Round: Initiale Priorisierung mit \$100*
Teilnehmer haben bspw. \$100 zur Verfügung, um ihr Budget auf die identifizierten Use Cases zu verteilen - je nach ihrem erwarteten Mehrwert für ihr Business.
- *Quadranten zur Priorisierung*
Es ergibt sich eine Punktwolke von Use Cases mit dem Mapping aus Komplexität vs. initial wahrgenommen Business Value. Dadurch lassen sich die Use Cases priorisieren und nächste Schritte bestimmen.

Scorecard zur Komplexitätsabschätzung

	0 points	1 point	2 points						
Signal	The application only reads relational data (e.g. technical data, text or flat files) as incoming signal.	The application reacts to images or videos in constrained environments.	The application takes non-relational data (e.g. video images or speech) as input.						
Learning	The application is based only on (pre-defined) static rules (static/reactive, not learning).	The application is built on (predictive) models that are built offline (a team continuously validates and trains the model).	The application leverages (predictive) models that are continuously optimized by the application itself (automatically self-learning).						
Interaction	The application does not interact directly with humans.	The application interacts with humans in the form of personalized web interfaces (or similar).	The application interacts with human in a “conversational” manner.						
Decision Making	The application provides only simple decision or output (a score, true or false).	The application leverages complex systems and/or uses optimization algorithm to calculate a solution.	The application combines several underlying systems and optimization models (with transient memory) in order to build advances strategies.						
Sum of points	0	1	2	3	4	5	6	7	8
	Data Science is most likely not needed or suitable to efficiently solve the problem.			Data Science can be considered as an option to solve the problem.			AI and ML algorithms are a viable option to solve the problem, if it cannot be further simplified.		

Priorisierung erfolgt nach Business Value und Komplexität

Ergebnisse eines Data Thinking Workshops (Retail)



Geeignete Teilnehmer:innen und momentane Trendthemen

Notwendige Teilnehmer:innen

- Leiter:innen von Fachbereichen
- Leiter:innen von Digitalisierungs - oder Innovationsabteilungen, bzw. ggfs. IT-Leiter:in
- Data Scientist

Ideen zum Starten für diverse Fachbereiche

- Sales und Marketing → Customer Analytics (bspw. Churn-Prediction, Pricing, Retention)
- Kundenservice → Texterkennung für E-Mails, Zuordnung von Rechnung zu Kostenstellen, Sensitivitätsanalysen
- Operations → Predictive Maintenance
- Finance und Risk Management → Preis - und Budgetforecasts
- Einkauf → Demand Forecasts

Unsere nächsten Schritte

Einfach ausprobieren

- Bitte teilen Sie Ihre Erfahrungen mit mir, sobald Sie das Konzept ausprobiert haben!

[linkedin.com/in/dtoegl/
toegl@parkside.at](https://www.linkedin.com/in/dtoegl/toegl@parkside.at)

Networking Lunch

- Treffpunkt heute um 12:10 bei den Meet-up Tischen

