

Wenn Datenprojekte scheitern - Wie kann ich scheiternde PoCs erfolgreich machen?

### Was erwartet euch?



#### Wir reden über:

- Was bedeutet scheitern und woran kann das liegen?
- Was haben KI Projekte und Start-Ups gemein?
- · Wie geht man bei problematischen Projekten vor?
- Was muss ich tun um Data-Science Projekte in meinem Unternehmen zum laufen zu bringen?



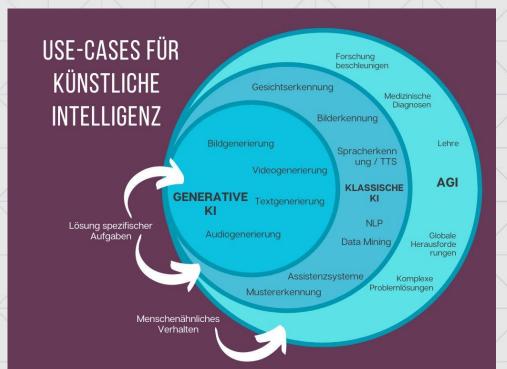




# Über was für Datenprojekte sprechen wir?

Ailio

- Klassische Kl Projekte
- Komplexe Analytics Datenprodukte
- Komplexe GenAl / GPT Projekte



### Was bedeutet scheitern?



- PoC Ergebnisse nicht aussichtsreich genug
- Kein Mehrwert für User / Kein Einsatz im Alltag
- Projektkosten übersteigen (gefühlten) Mehrwert
- Aussichtsreiches Projekt wird gar nicht erst probiert
- Erfolgreiches PoC wird nicht fortgeführt

# Warum scheitern Datenprojekte oder starten gar nicht erst?



- Machbarkeit (vor allem in Bezug auch Qualität)
  wird angezweifelt
- Unklarer ROI
- Keine Daten / Unklare Datenlage
- Schlechte / nicht relevante Daten
- Change Management Bedenken
- · Am User vorbei entwickelt
- Nicht genug Druck dahinter



## Was macht ein StartUp aus?



- Product Market Fit / Mehrwert völlig unklar bzw. in der Ideenphase
- · Idee ist nichts Wert, es kommt auf die Execution an
- Iteratives Vorgehen regelmäßige Anpassung des Konzepts
- Bereitschaft alles auf den Kopf zu stellen
- Investoren investieren immer in das Team und nur bedingt in die Idee / das Unternehmen

# Wie ist das auf ein Datenprojekt / KI-Projekt übertragbar?



- Es kommt selten exakt das raus, was man am Anfang geplant hat
- Ein gutes Team versteht die Komplexität & nimmt sie trotzdem an.
- Man muss trotzdem Sicherheit vermitteln & von seiner Idee überzeugt sein
- Kommunikation ist das A und O
- Auftraggeber (intern / extern) müssen vor allem an das Konzept eines datengetriebenen Unternehmens & das Team glauben

## Wie geht man bei problematischen Projekten vor?



- •JEDES Projekt ist problematisch. Alles andere ist Glück.
- Salami-Taktik als Vorgehen (Workshop, PoC, MVP, Iterationen)
- Agiles Mindset schon vorab stressen
- Mehrwert durch Daten in den Fokus setzen anstelle von ursprünglicher Projektidee
- •Klare Outcomes und garantierte Mehrwerte für jede Projektphase
- •ROI & Zielstellung klar definieren und werthaltigkeit transparent machen.

## Kann man den ROI klar benennen?



- Eigentlich fast nie, aber man kann Szenarien definieren
- Oft haben Entscheider auch gar keine Lust darauf
- Data-Scientists tun sich schwer, da ROI oft an den Haaren herbeigezogen
- Es ist trotzdem wichtig. Man würde auch nicht losfliegen ohne seinen Tank zu kennen.

# Outcomes nach Projektphasen: Workshop 1-2 Tage



#### Workshop:

- Workshop-Bericht
- Klassifizierung von Use-Cases & potenzieller Roadmap
- Definition Leuchtturmprojekt nach Pareto
- Analyse bestehender Datenquellen & Relevanz für Use-Cases
- Definition was fehlt & beschafft werden muss
- Datenprojekte sind Team-Projekte!

## Outcomes nach Projektphasen: PoC 1-3 Monate



#### PoC:

- Analyse der Datenqualität
- Definition was für Daten fehlen / noch erfasst werden müssen
- Basis schaffen um strukturiert mit Daten zu schaffen
- Prozessoptimierung durch Analytics Erkenntnisse
- Neue Erkenntnisse über die eigenen Prozesse & Herausforderungen
- Funktionierendes End-to-End Datenprodukt

## Outcomes nach Projektphasen: MVP 1-3 Monate



#### MVP:

- Operationalisierung des PoC
- Deployment, Monitoring, Skalierung
- Erkenntnisse aus dem Einsatz in der echten Welt
- Change Management
- Anpassung UX / UI
- Optimierung der Modell-Ergebnisse (neue Datenquellen, verbesserte Datenqualität)
- Automatische Pipelines

## Was wenn der PoC keine guten Ergebnisse liefert?



- Hier trennt sich beim Projekt-Team die Spreu vom Weizen
- Hier braucht man seniorige Data-Cowboys & keine Werkstudenten / Theoretiker im Elfenbeinturm
- Andere Wege finden Mehrwert zu schaffen
- Erkenntnisse liefern, warum die Ergebnisse noch nicht gut sind
- Fragestellung anpassen um trotzdem Mehrwert zu liefern
- Lösungsansätze hinterfragen & neu Denken um Teilerfolge zu erzielen

### Was muss ich tun um Data-Science Projekte bei uns zum Laufen zu bringen?



- KI Projekte und Ideen entwickeln sich Step-by-Step
- Der 3-Jahres Plan vergeudet nur viel Zeit und geht nie auf.
- Gezielte Investitionen, im kleinen Rahmen und mit etwas Risikobereitschaft, zeigen was geht und was nicht.
- Sobald das erste MVP steht sollte man sich Gedanken über eine starke Infrastruktur machen.
- Loslegen mit Bordmitteln. Keine großen IT Projekte vorschieben.
- Nicht überkomplizieren und ins Machen kommen. Am Ende ist es nur ein bisschen Python Code;)

### Welche Personen brauche ich?



#### PoC / MVP Phase:

- Senior Data-Science, Data-Engineer und Fullstack-Developer Know-How für das Technische.
- Business Stakeholder mit tiefgreifendem Domänenwissen.
- · Innovator der die Chancen erkennt und den Business Case definiert.
- Wichtig: Hier braucht man Seniors. Nur so kann man schnell evaluieren ob ein Ansatz wirklich funktioniert. Nur mit Erfahrung zieht man die richtigen Schlüsse und ermöglicht Rapid Prototyping.

#### Produktphase:

- MLOps Know-How
- Dateninfrastruktur (Azure / AWS / GCP mit entsprechenden Produkten, Databricks / Snowflake o.ä.)

#### In einem Jahr zum datengetriebenen Unternehmen Dateninfrastruktur 2-4 Monate **Proof of MVP 1-3** Workshop Concept Operationalisierung des 1-2 Tage Monate 1-2 1. Use-Case Monate Workshop und Vorbereitung 2. **Use-Case**



## Ailio

Partner für datengetriebene Software-Lösungen.

## FRAGERUNDE







**PODCAST** 

AILIONAUTEN - KI IST (K)EINE RAKETENWISSENSCHAFT

