

INNOQ TECHNOLOGY DAY / BERLIN / 01.12.2021

# MLOPs und Model Governance

In ML-Software

**INNOQ**

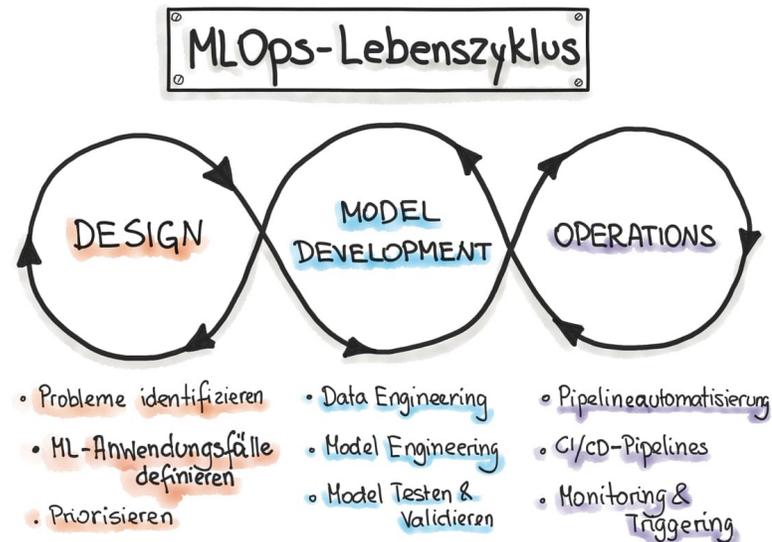


**ISABEL BÄR**  
@isabel\_baer

**Time-to-Market  
reduzieren  
Lösung: MLOps**

**Gesetzliche  
Auflagen und  
Risiken  
Lösung: Model  
Governance**

# MLOps und Model Governance zusammenbringen



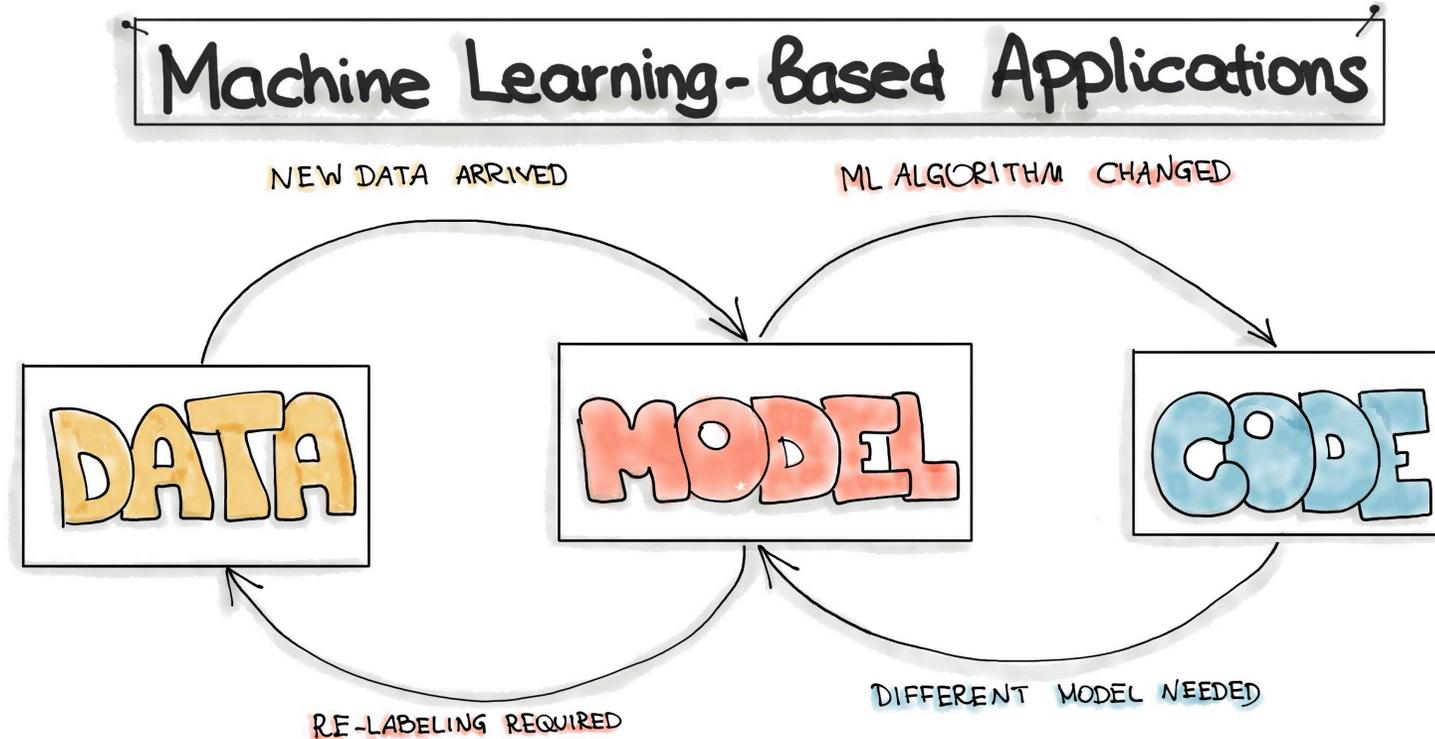
+

Model Governance

Model Governance ist kein abstraktes, sondern **technisch lösbares Problem**

**Time-to-Market reduzieren: MLOps**

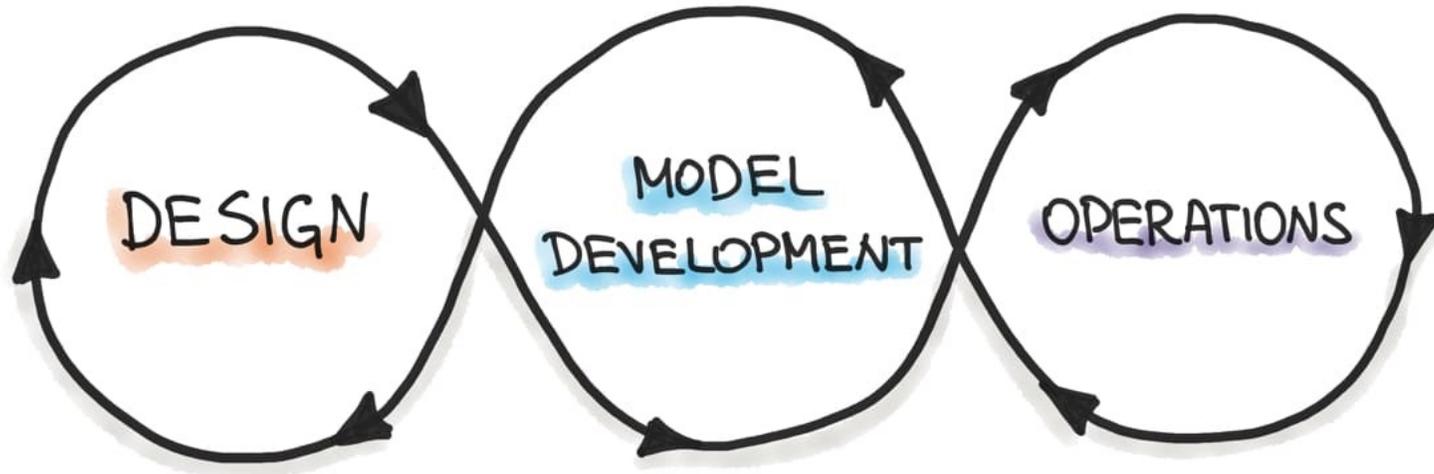
# ML-Software als Herausforderung



*Changing-Anything-  
Changes-Everything:*

Model Decay

# ML Ops-Lebenszyklus



- Probleme identifizieren
- ML-Anwendungsfälle definieren
- Priorisieren

- Data Engineering
- Model Engineering
- Model Testen & Validieren

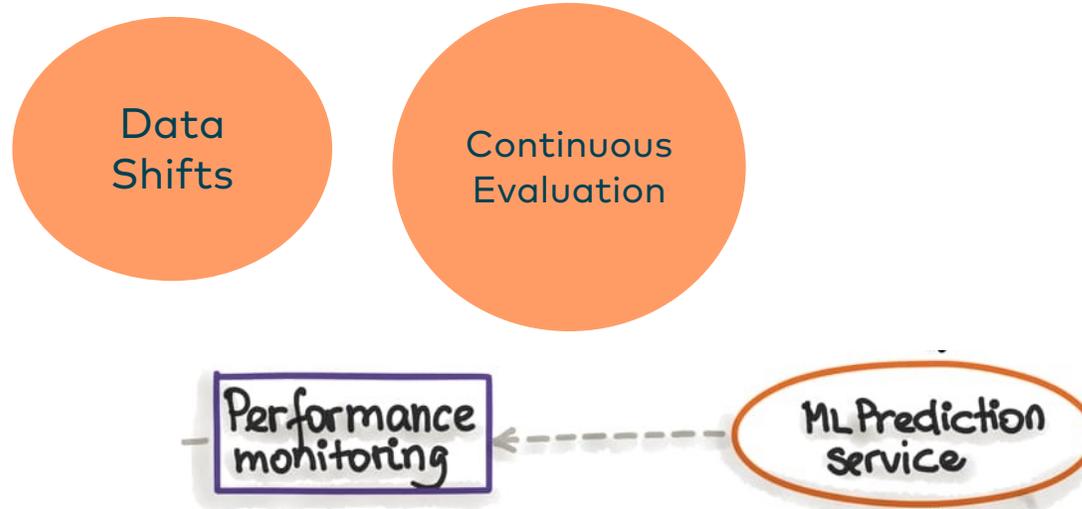
- Pipelineautomatisierung
- CI/CD-Pipelines
- Monitoring & Triggering

ML OPERATIONS MODEL DEVELOPMENT

---

ML Prediction Service

ML OPERATIONS | MODEL DEVELOPMENT



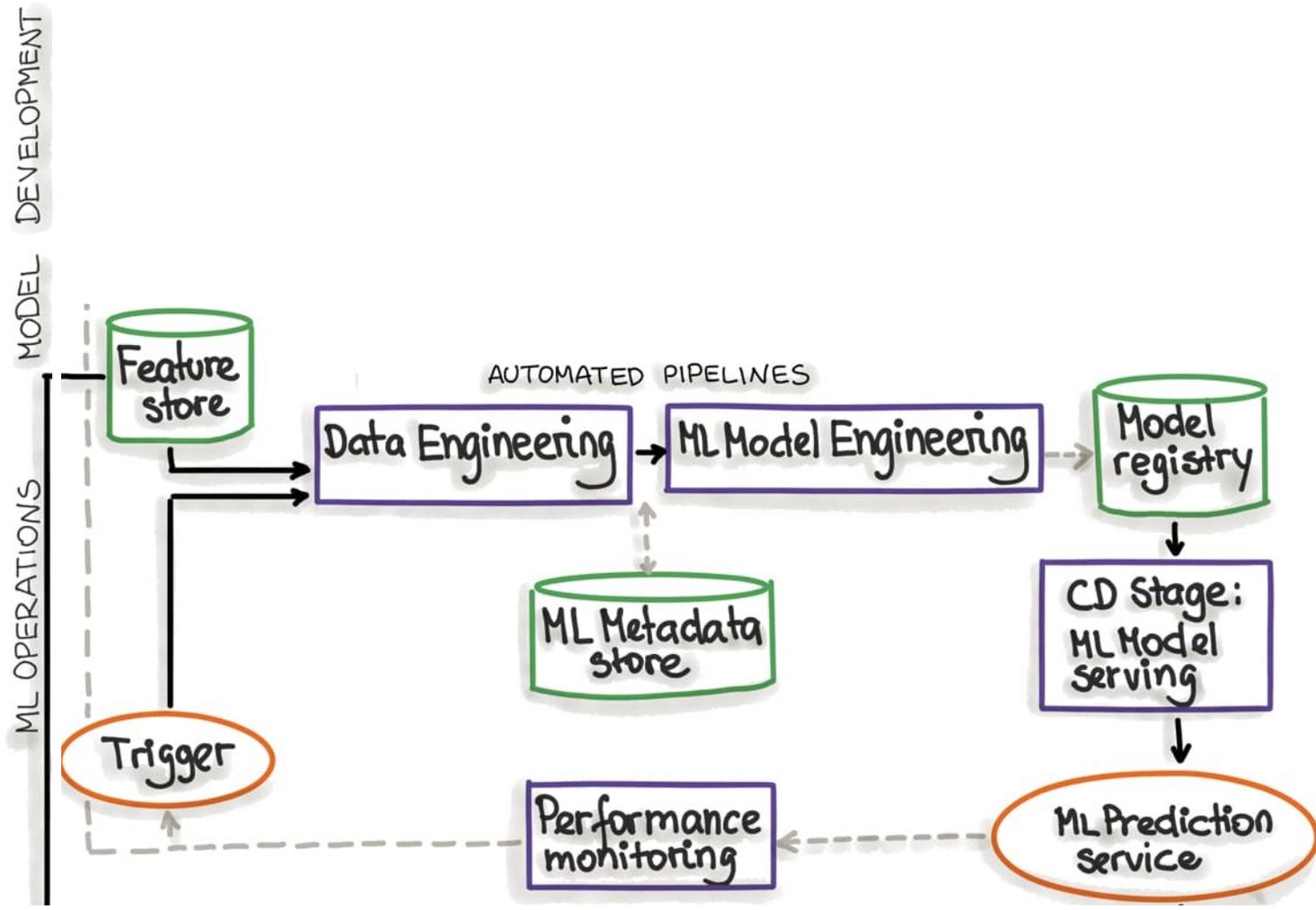
ML OPERATIONS MODEL DEVELOPMENT

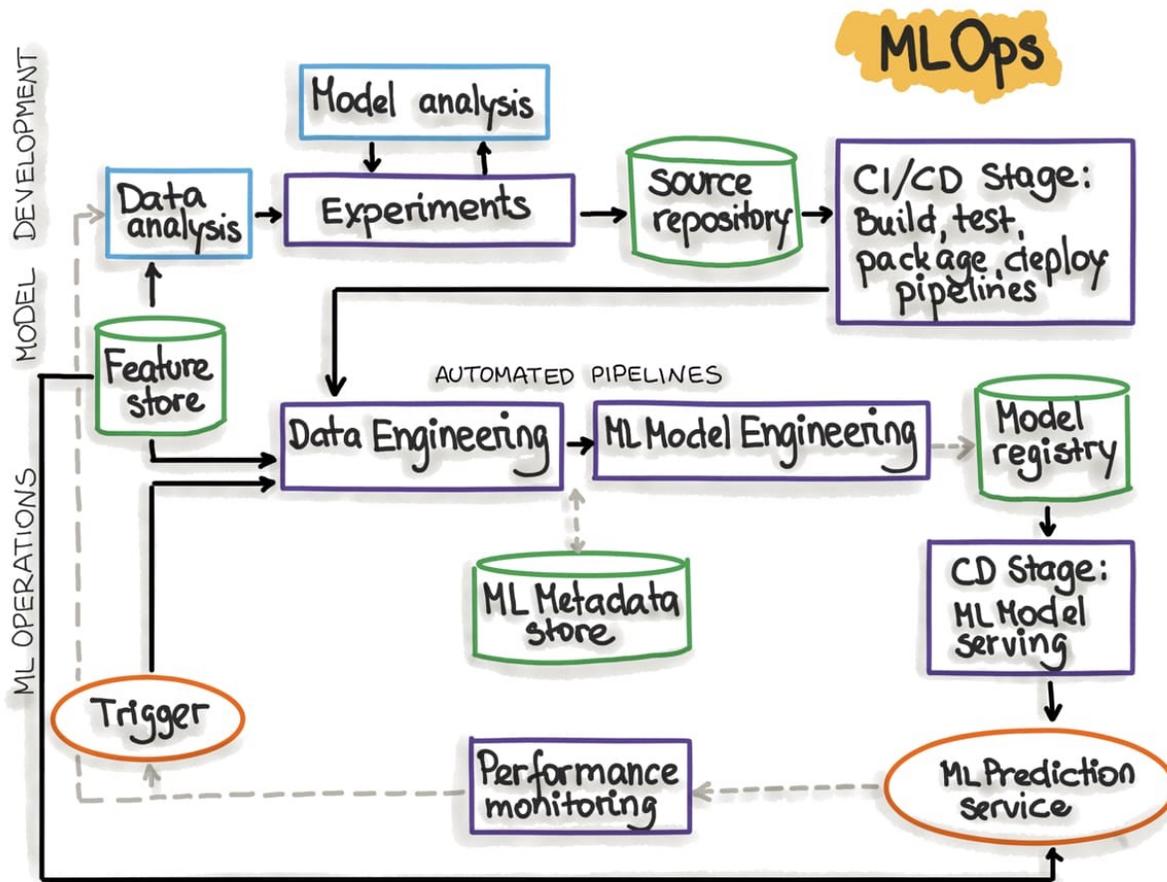
Trigger

Performance monitoring

ML Prediction Service







Development und Operations werden mit MLOPs..

- kombiniert
- automatisiert
- überwacht

<https://www.innoq.com/de/articles/2020/10/mlops-operations-fuer-machine-learning/>

**MLOPs**  
**Pipeline-Automatisierung**

# **Gesetzliche Auflagen und Risiken**

## **Lösung: Model Governance**

# Was ist Model Governance...?

Prozesse, durch die ein Unternehmen...

- Richtlinien umsetzt
- Zugriffe auf ML-Modelle kontrolliert
- Interaktionen mit den ML-Modellen und deren Ergebnisse verfolgt
- festhält, auf welcher Grundlage ein Modell erzeugt wurde

# Model Governance als Herausforderung für...

56 % der Unternehmen

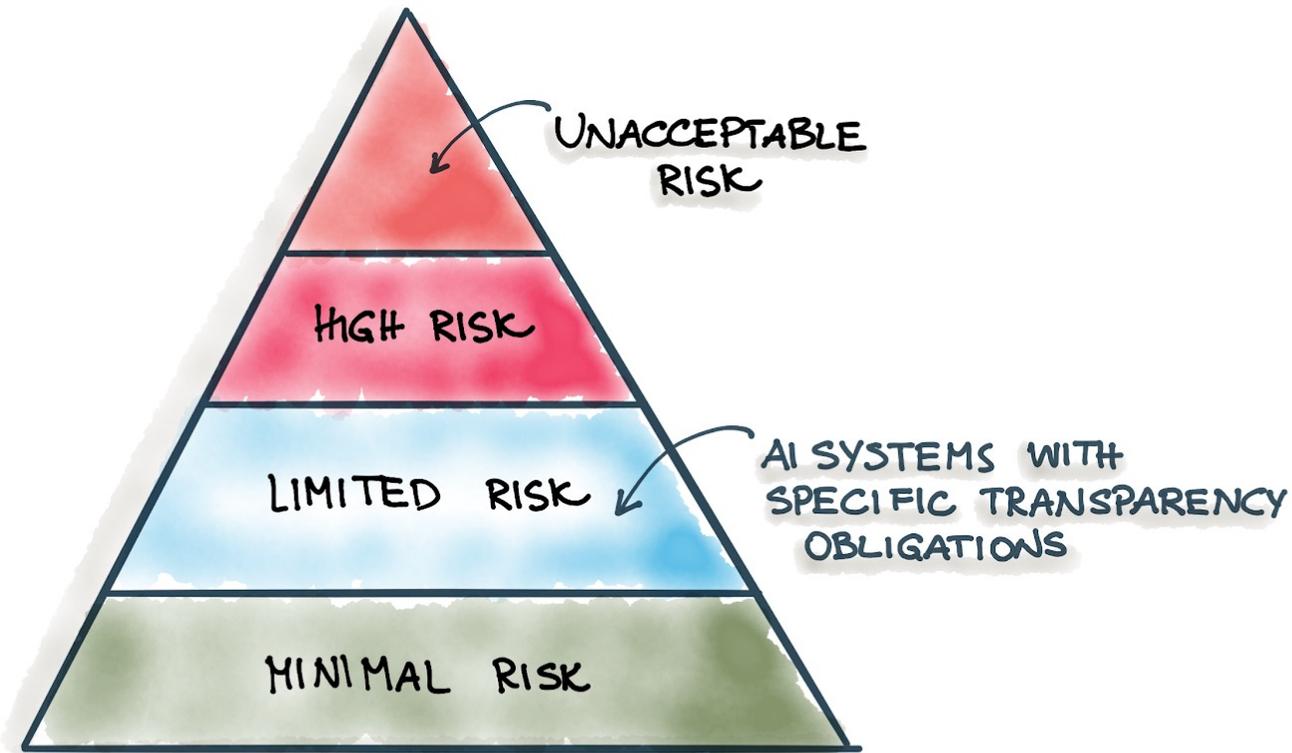
[https://info.algorithmia.com/hubfs/2020/Reports/2021-Trends-in-ML/Algorithmia\\_2021\\_enterprise\\_ML\\_trends.pdf?hsLang=en-us](https://info.algorithmia.com/hubfs/2020/Reports/2021-Trends-in-ML/Algorithmia_2021_enterprise_ML_trends.pdf?hsLang=en-us)

26,2 % der deutschen Unternehmen

<https://www.lufthansa-industry-solutions.com/de-de/studien/idg-studie-machine-learning-2021>

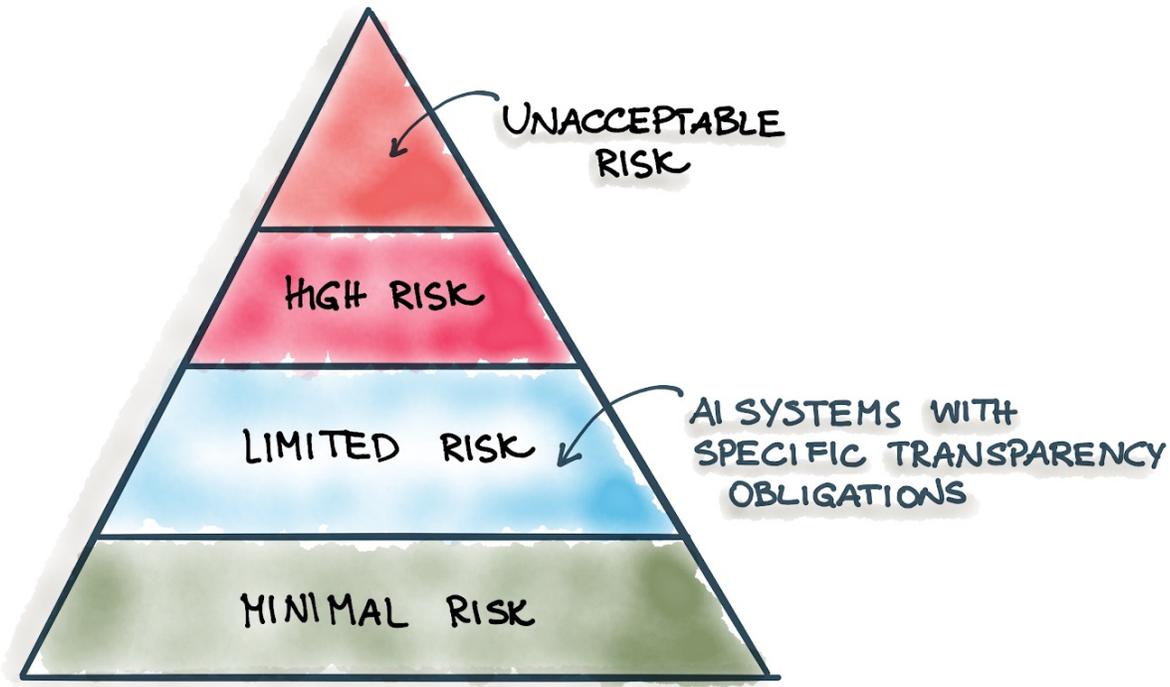
# EU-Rechtsrahmen für KI

## AI RISK CATEGORIES



# Hochrisiko-Systeme

## AI RISK CATEGORIES



- Sicherheitskomponenten von Fahrzeugen (Straße, Schiene, Wasser, Luft)
- Beurteilung bei Bewerbungsverfahren, Beförderungen, Kündigungen
- Bestimmung der Kreditwürdigkeit
- Bestimmung des Zugangs zu öffentlichen Leistungen

Hohe  
Datenqualität

Dokumentation  
und  
Protokollierung

Risikobewertung  
und -minderung

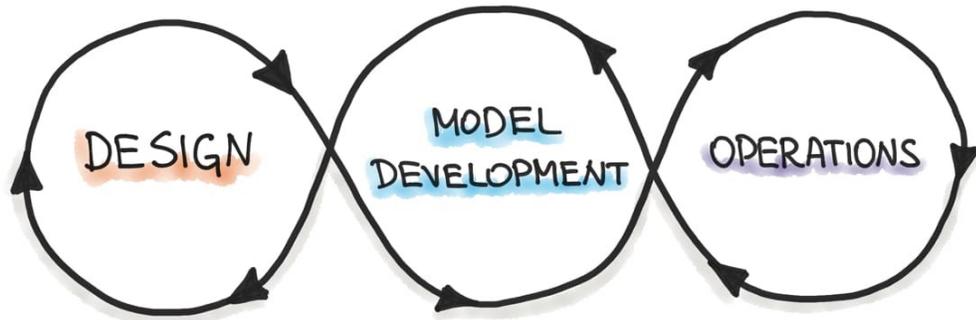
Diskriminierungsfreiheit

Nachvollziehbarkeit  
und Transparenz

Robustheit  
Sicherheit  
Genauigkeit

Konformitätsprüfung  
(CE-Kennzeichnung)

# MLOps-Lebenszyklus



- Probleme identifizieren
- ML-Anwendungsfälle definieren
- Priorisieren

- Data Engineering
- Model Engineering
- Model Testen & Validieren

- Pipelineautomatisierung
- CI/CD-Pipelines
- Monitoring & Triggering

+

**Model Governance**

# ML GOVERNANCE AND MLOPS

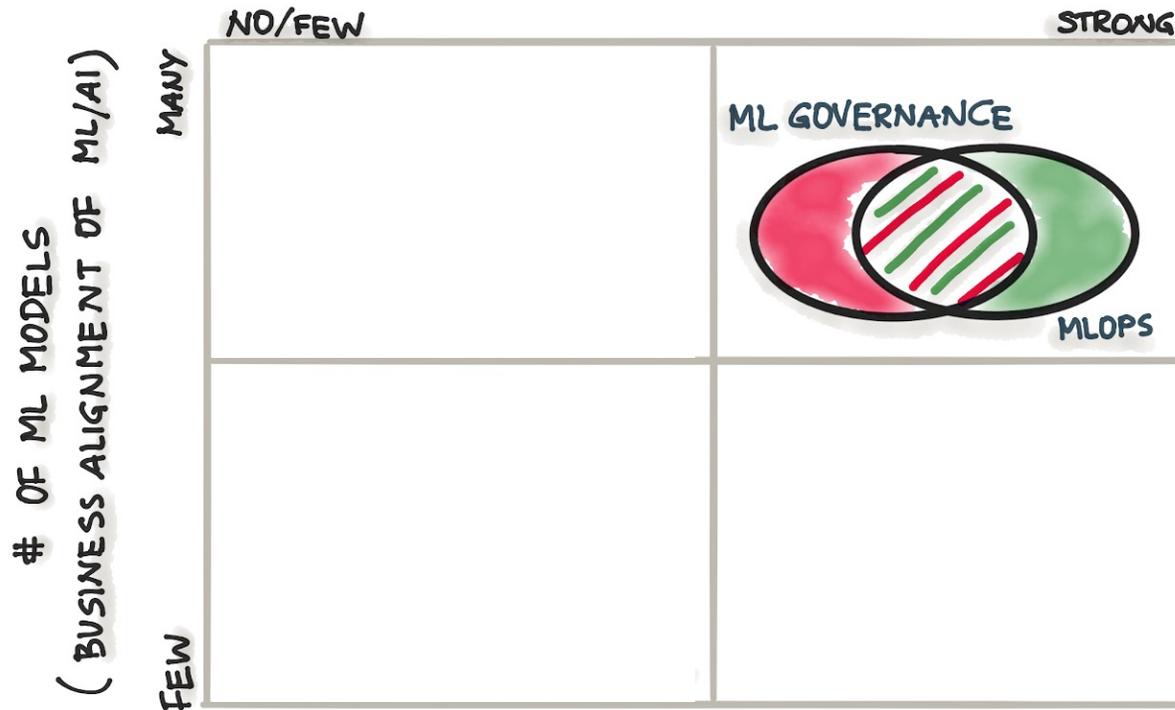
REGULATIONS IN THE CORE BUSINESS DOMAIN

		NO/FEW	STRONG
# OF ML MODELS (BUSINESS ALIGNMENT OF ML/AI)	MANY		
	FEW		

# Starke Regulierung & Starkes BA

## ML GOVERNANCE AND MLOPS

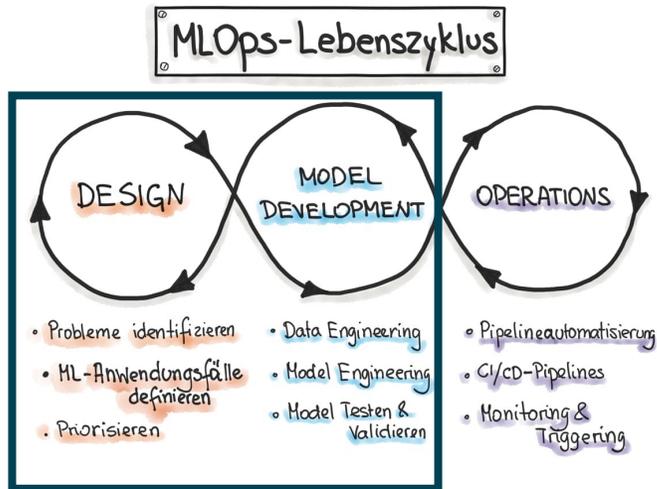
REGULATIONS IN THE CORE BUSINESS DOMAIN



Unternehmerisches  
Risiko

Hochrisiko  
-Systeme

Regulierte  
Branchen  
(Gesundheits-  
und  
Bankensektor)

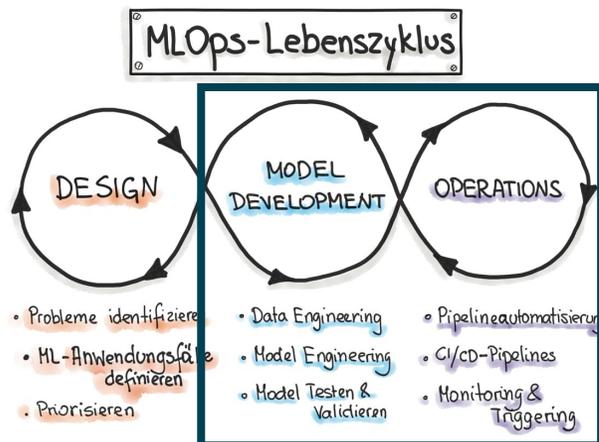


## MLOps Lebenszyklus

## Komponente

## Aufgaben und Artefakte

- Design & Model Development
- Reproduzierbarkeit
- Modell Metadaten Management
- Modelldokumentation
- Prüfbarkeit
- Validierung (Performance, Eignung, Reproduzierbarkeit)
- Erklärbarkeit
- Erklärungen des Modellverhaltens



## MLOps Lebenszyklus

### Komponente

### Aufgaben und Artefakte

- Model Development & Operations

- Monitoring, Sichtbarkeit, Kontrolle

- Visuelle Informationsaufbereitung (Logging, Metriken, Audits)

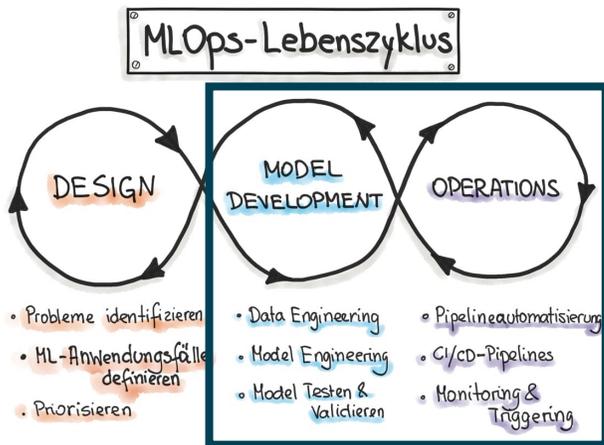
- Versionierung von Modell und Daten

- Usage Reports

- Verwaltung von Endpunkten

- Monitoring und Alarmierung

- Plattform- und Infrastrukturintegration mit Dashboard und Monitoring Tools



## MLOps Lebenszyklus

### Komponente

### Aufgaben und Artefakte

- Model Development & Operations

- Sicherheit

- Daten-, Informations- und Infrastruktursicherheit
- Einhaltung von IT-Standards
- Authentifizierung
- Management von Modellendpunkten und API
- Management von Schlüsseln
- Systemprüfung

## MLOps Lebenszyklus

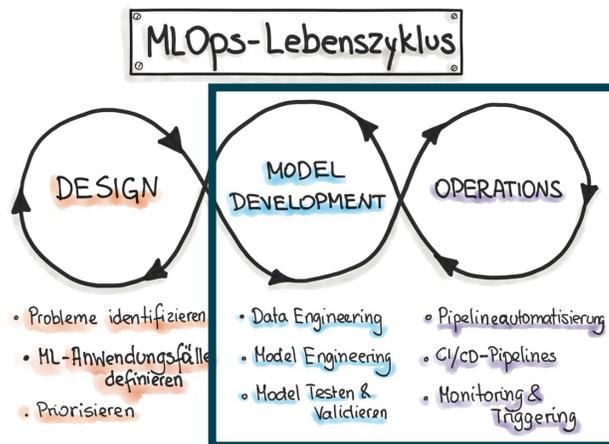
### Komponente

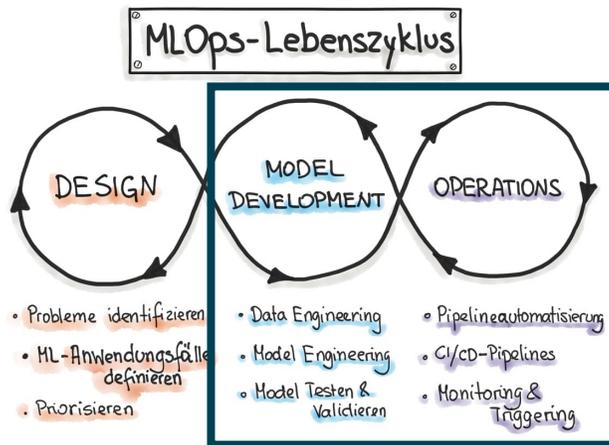
### Aufgaben und Artefakte

- Model Development & Operations

- Modell-Katalog

- Registrierung, Speicherung, Versionierung
- Anbindung an Speicherort der Modelle
- Anbindung an die Quellcodeverwaltung der Modelle und zugehörigen Data-Pipelines (GitHub, GitLab)
- Metriken zur Modellnutzung





## MLOps Lebenszyklus

### Komponente

- Model Development & Operations

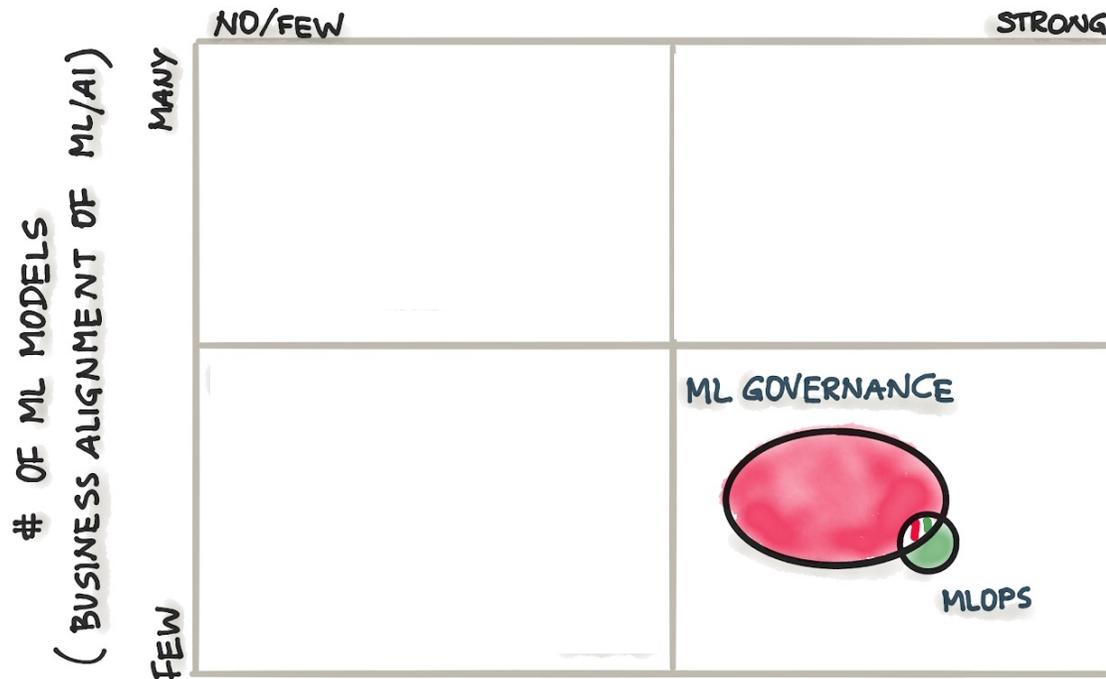
### Aufgaben und Artefakte

- Konformität
- Protokollierung, Metriken, Audits
- Sicherheitsüberprüfung
- Konformitätsprüfung und Konformitätsbescheinigung (CE-Kennzeichnung)

# Starke Regulierung & Wenig BA

## ML GOVERNANCE AND MLOPS

REGULATIONS IN THE CORE BUSINESS DOMAIN

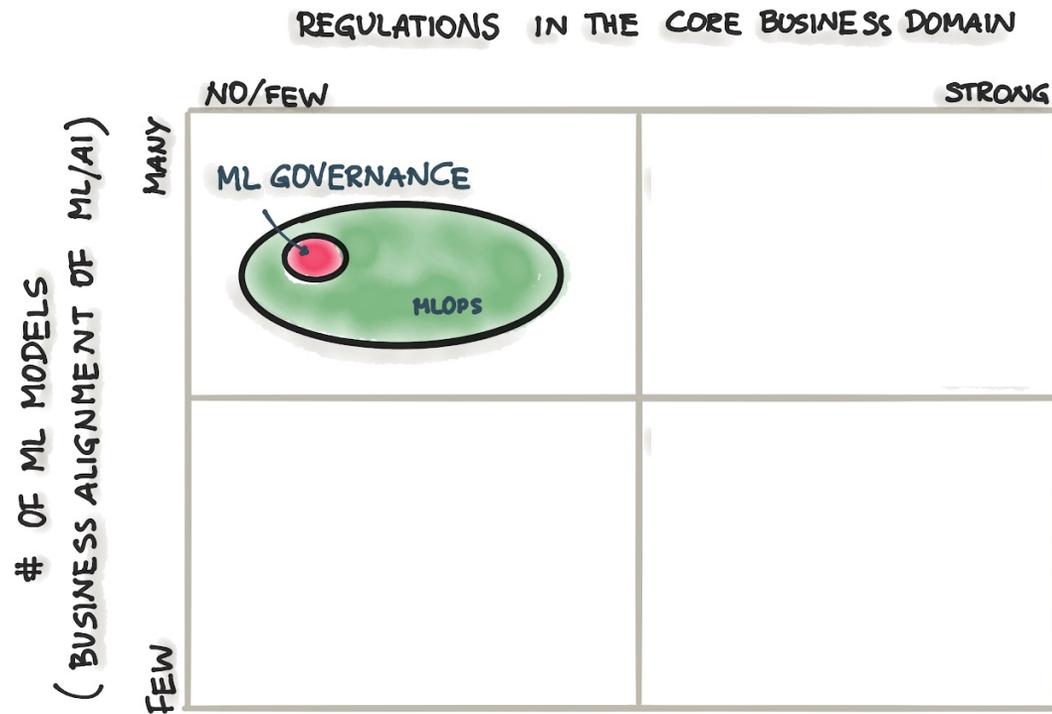


Hochrisiko-Systeme

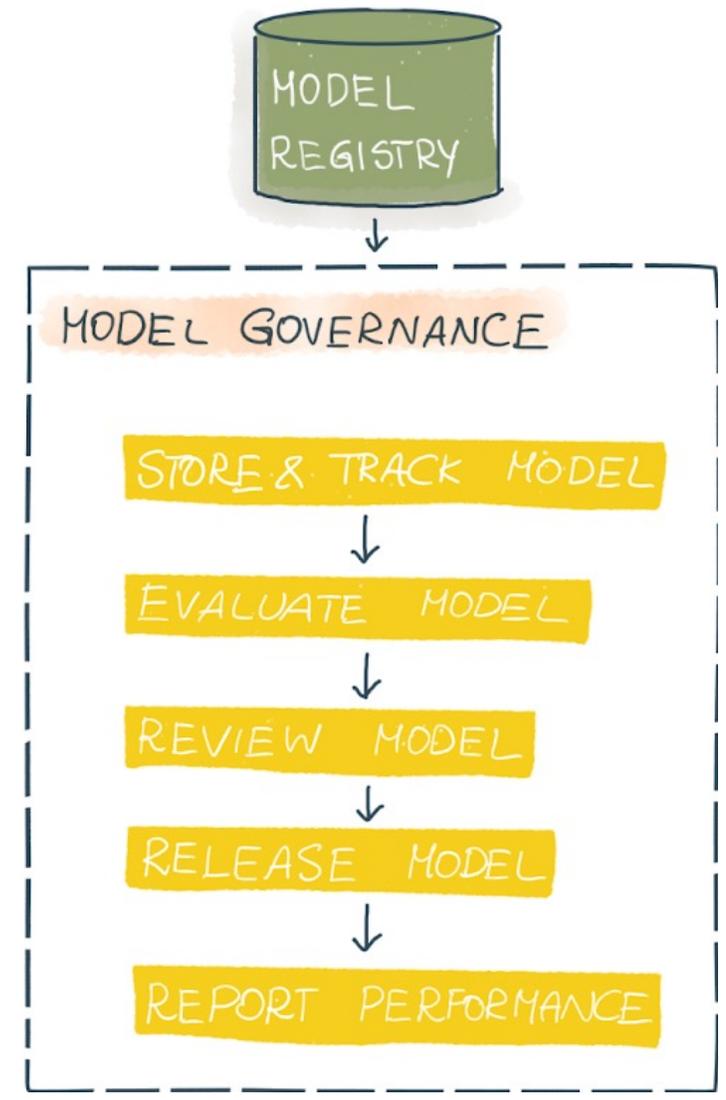
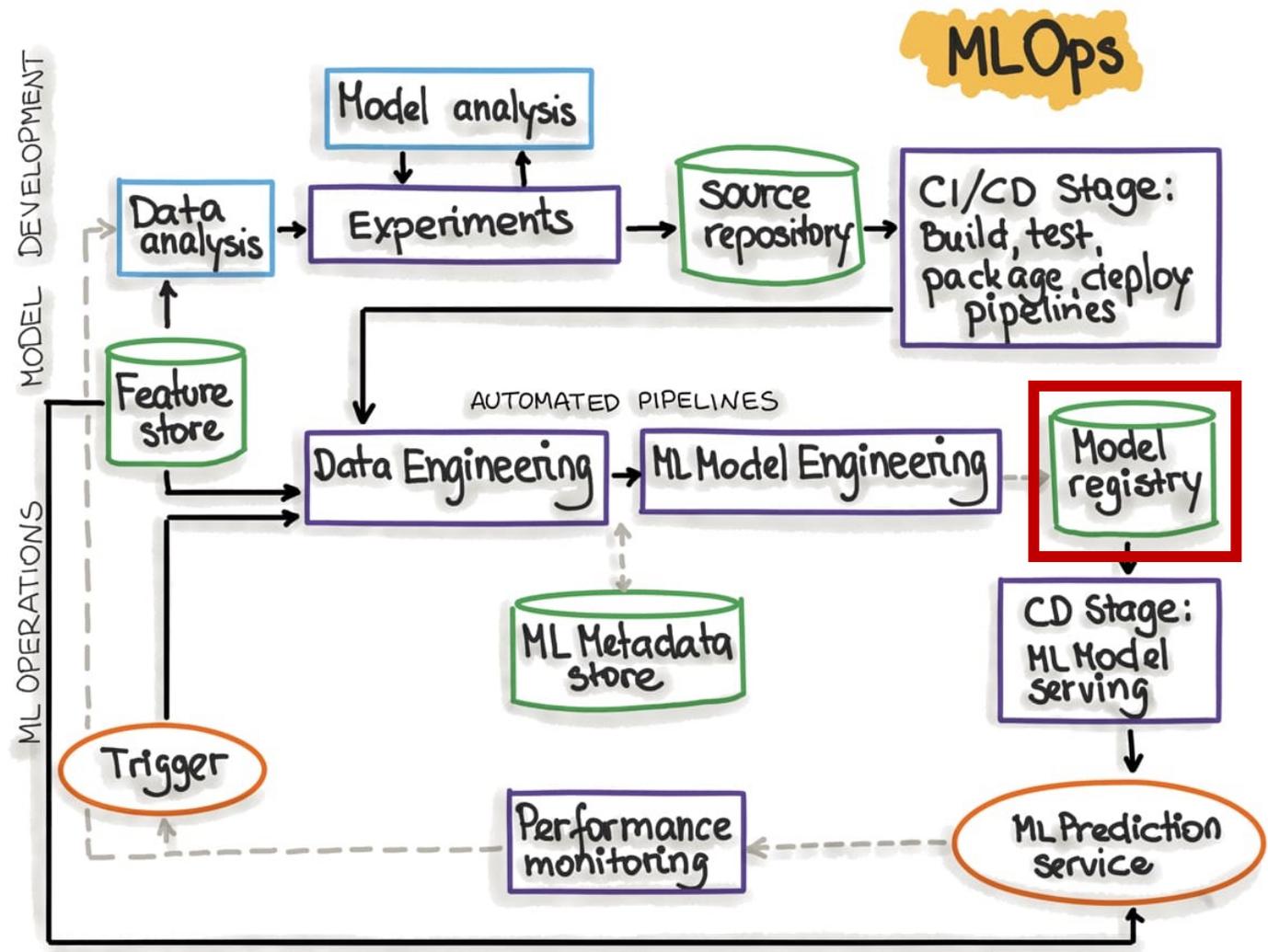
Regulierte Branchen  
(Gesundheits- und Bankensektor)

# Wenig Regulierung & Starkes BA

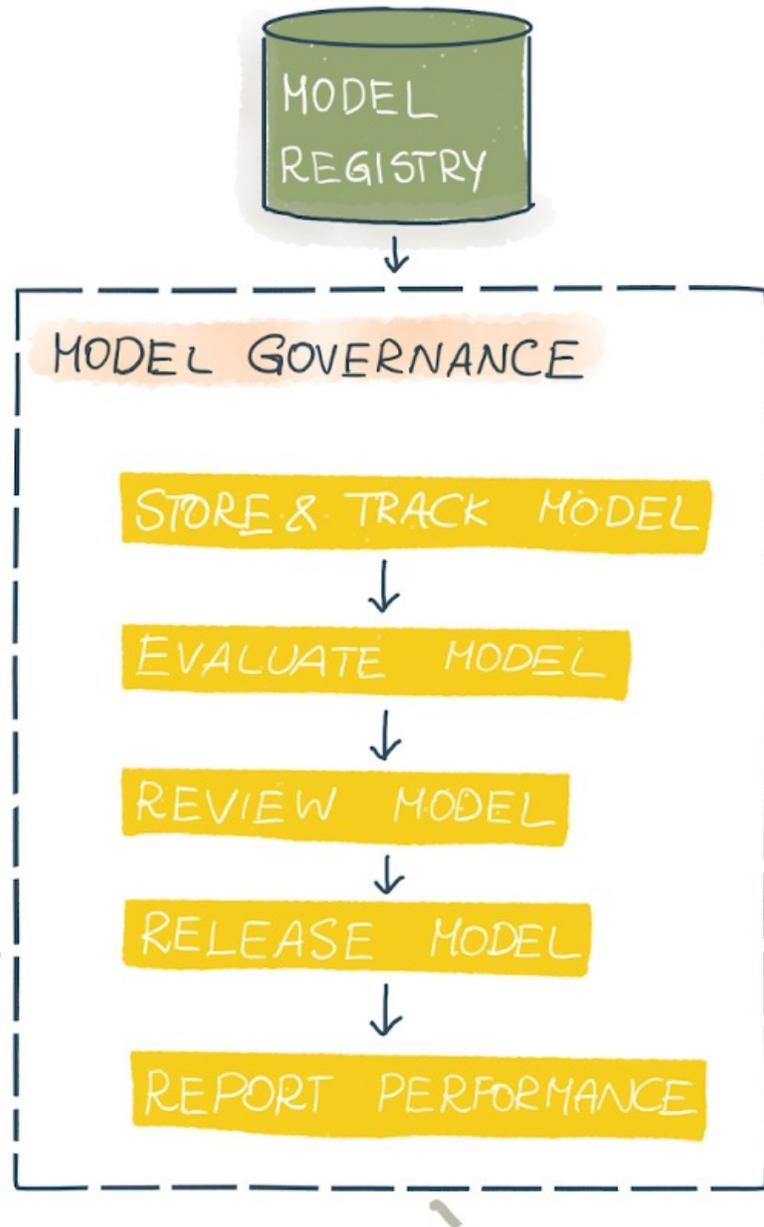
## ML GOVERNANCE AND MLOPS



ML-System ist eng  
an den  
Unternehmenserfolg  
gebunden

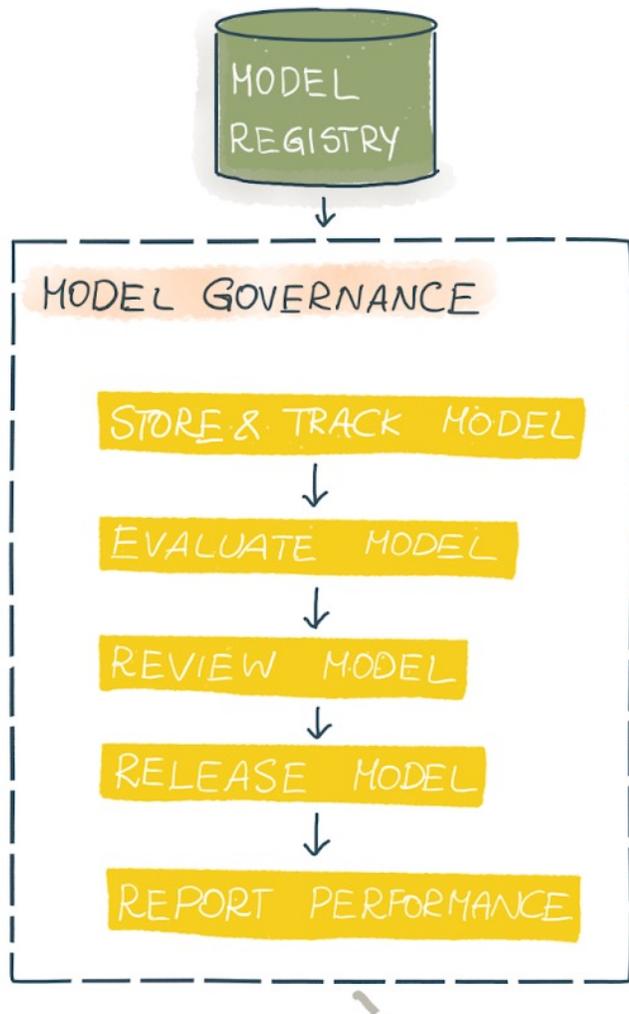


[[https://services.google.com/fh/files/misc/practitioners\\_guide\\_to\\_mlops\\_whitepaper.pdf](https://services.google.com/fh/files/misc/practitioners_guide_to_mlops_whitepaper.pdf)]



## Model Governance

- Speicherung/ Versionierung von Modellen
- Auswertung und Erklärbarkeit
- Prüfung
- Freigabe
- Bericht: Zusammenfassung, Visualisierung und Hervorhebung von Metriken aus dem Monitoring

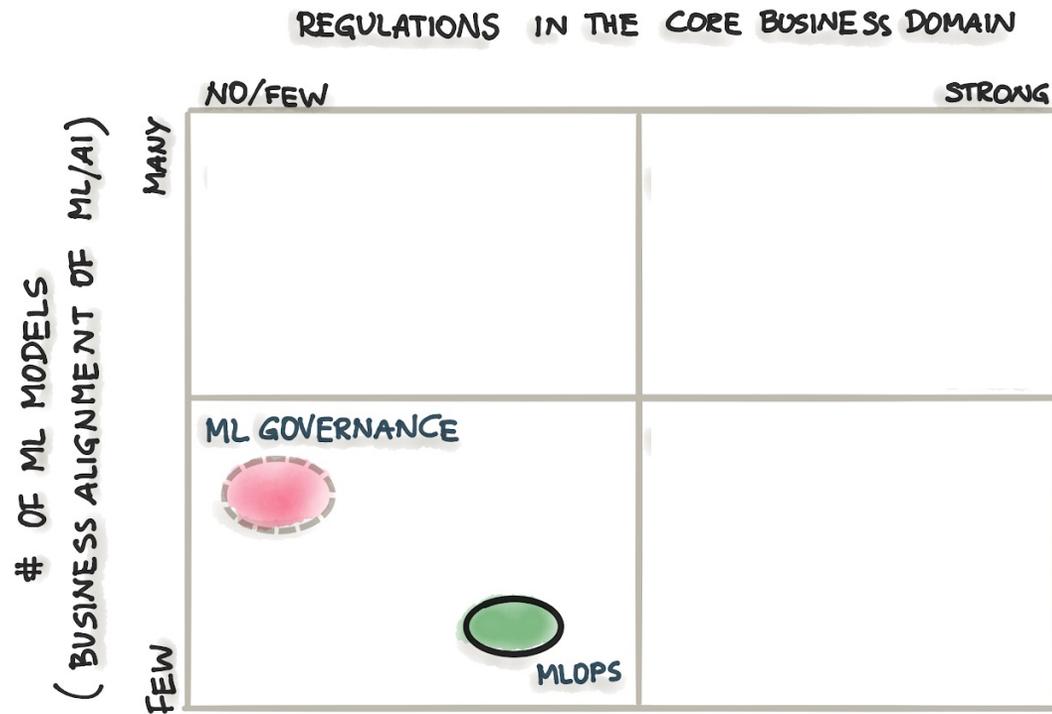


## Ziele

- Hohe Datenqualität
- Evaluation der Modelle
- Interpretier- und Erklärbarkeit
- Continuous Evaluation und Reporting der Metriken
- Schaffung von Transparenz und Reproduzierbarkeit

# Wenig Regulierung & wenig BA

## ML GOVERNANCE AND MLOPS



Unternehmen  
stehen am Anfang  
des ML-Einsatzes

# Danke! Fragen?



Isabel Bär

[isabel.baer@innoq.com](mailto:isabel.baer@innoq.com)

[@isabel\\_baer](#)



# Quellen

EU-Rechtsrahmen: [https://germany.representation.ec.europa.eu/news/fur-vertrauenswürdige-kunstliche-intelligenz-eu-kommission-legt-weltweit-ersten-rechtsrahmen-vor-2021-04-21\\_de](https://germany.representation.ec.europa.eu/news/fur-vertrauenswürdige-kunstliche-intelligenz-eu-kommission-legt-weltweit-ersten-rechtsrahmen-vor-2021-04-21_de), <https://planit.legal/das-ki-gesetz-der-eu-entwurf-und-diskussionsstand/>

Model-Governance-Framework: <https://www.oreilly.com/library/view/the-framework-for/9781098100483/ch01.html>

Model Governance als Teil von MLOps:

[[https://services.google.com/fh/files/misc/practitioners\\_guide\\_to\\_mlops\\_whitepaper.pdf](https://services.google.com/fh/files/misc/practitioners_guide_to_mlops_whitepaper.pdf)]