

## ***AW234 MLOps Engineering on AWS***

### **Kurzbeschreibung:**

Fachkräfte im Bereich Kundenservice und Datenanalyse lernen Techniken der Sentimentanalyse mit Sprachmodellen kennen. Vermittelt werden Embeddings, Zero Shot Classification und Clustering sowie deren Umsetzung mit Large Language Models wie OpenAI oder Aleph Alpha. Behandelt wird, wie Kundenfeedback und Social-Media-Inhalte zuverlässig analysiert und für gezielte Maßnahmen genutzt werden können.

### **Zielgruppe:**

Dieser Kurs **AW234 MLOps Engineering on AWS** richtet sich an:

- MLOps Engineers, die ML-Modelle in der AWS Cloud produktiv setzen und überwachen möchten
- DevOps Engineers, die für die erfolgreiche Bereitstellung und Wartung von ML-Modellen in der Produktion verantwortlich sind

### **Voraussetzungen:**

Um an dem Kurs **AW234 MLOps Engineering on AWS** bei qSkills teilnehmen zu können, müssen Sie die folgenden AWS-Trainings besucht haben:

- [AW110 AWS Technical Essentials](#)
  - [AW230 Developing on AWS](#)
- oder vergleichbare Praxiserfahrung
- [AW233 Practical Data Science with Amazon SageMaker](#)

oder vergleichbare Praxiserfahrung

Eine Teilnahme an den folgenden AWS-Trainings ist im Vorfeld empfehlenswert:

- The Elements of Data Science
- oder vergleichbare Praxiserfahrung
- Machine Learning Terminology and Process

### **Sonstiges:**

**Dauer:** 3 Tage

**Preis:** 1995 Euro plus MwSt.

### **Ziele:**

In diesem Kurs **AW234 MLOps Engineering on AWS** lernen Sie:

- Die Vorteile von MLOps zu erläutern
- DevOps und MLOps zu vergleichen und gegenüberzustellen
- Sicherheits- und Governance-Anforderungen für einen ML-Anwendungsfall zu bewerten und mögliche Lösungen sowie Gegenmaßnahmen zu

beschreiben

- Experimentierumgebungen für MLOps mit Amazon SageMaker einzurichten
- Best Practices für Versionierung und Integritätssicherung von ML-Modellartefakten (Daten, Modell und Code) zu erklären
- Drei Optionen zur Erstellung einer vollständigen CI/CD-Pipeline im ML-Kontext zu beschreiben
- Best Practices zur Implementierung von automatisiertem Packaging, Testing und Deployment (Daten/Modell/Code) zu benennen
- Zu demonstrieren, wie ML-basierte Lösungen überwacht werden
- Zu demonstrieren, wie eine ML-Lösung automatisiert wird, die ein Modell testet, verpackt und bereitstellt, Leistungsabfälle erkennt und das Modell mit neuen Daten neu trainiert

## Inhalte/Agenda:

- **◆ Einführung in MLOps**
  - ◆ Prozesse
  - ◆ Personen
  - ◆ Technologie
  - ◆ Sicherheit und Governance
  - ◆ MLOps-Reifegradmodell
- **◆ Initial MLOps: Experimentierumgebungen in SageMaker Studio**
  - ◆ MLOps in das Experimentieren bringen
  - ◆ Einrichten der ML-Experimentierumgebung
  - ◆ Demonstration: Erstellen und Aktualisieren einer Lifecycle-Konfiguration für SageMaker Studio
  - ◆ Praktische Übung: Bereitstellen einer SageMaker-Studio-Umgebung mit dem AWS Service Catalog
  - ◆ Workbook: Initial MLOps
- **◆ Repeatabe MLOps: Repositories**
  - ◆ Datenmanagement für MLOps
  - ◆ Versionskontrolle von ML-Modellen
  - ◆ Code-Repositories im ML-Kontext
- **◆ Repeatabe MLOps: Orchestrierung**
  - ◆ ML-Pipelines
  - ◆ Demonstration: Einsatz von SageMaker Pipelines zur Orchestrierung von Modellaufbau-Pipelines
  - ◆ End-to-End-Orchestrierung mit AWS Step Functions
  - ◆ Praktische Übung: Automatisieren eines Workflows mit Step Functions
  - ◆ End-to-End-Orchestrierung mit SageMaker Projects
  - ◆ Demonstration: Standardisierung einer End-to-End-ML-Pipeline mit SageMaker Projects
  - ◆ Verwendung von Drittanbieter-Tools für Wiederholbarkeit
  - ◆ Demonstration: Human-in-the-Loop beim Inferenzprozess
  - ◆ Governance und Sicherheit
  - ◆ Demonstration: Sicherheits-Best-Practices für SageMaker
  - ◆ Workbook: Repeatabe MLOps
- **◆ Reliable MLOps: Skalierung und Testing**
  - ◆ Skalierung und Multi-Account-Strategien
  - ◆ Testing und Traffic Shifting
  - ◆ Demonstration: Einsatz von SageMaker Inference Recommender
  - ◆ Praktische Übung: Testen von Modellvarianten
  - ◆ Praktische Übung: Traffic Shifting
  - ◆ Workbook: Multi-Account-Strategien
- **◆ Reliable MLOps: Monitoring**
  - ◆ Bedeutung des Monitorings im ML
  - ◆ Praktische Übung: Überwachen eines Modells auf Datenabweichungen
  - ◆ Betriebliche Überlegungen zum Modellmonitoring
  - ◆ Behebung von Problemen, die beim Monitoring von ML-Lösungen erkannt werden
  - ◆ Workbook: Reliable MLOps
  - ◆ Praktische Übung: Erstellen und Troubleshooten einer ML-Pipeline