

# Auf einen Blick

1 Vorwort .....	19
-----------------	----

## TEIL I Technische Foundations zu skalierbaren KI/ML-Infrastrukturen

2 Am Anfang war die Dunkelheit .....	41
3 High-Level-Vorbetrachtungen zur Implementierung von skalierbaren KI/ML-Infrastrukturen .....	65
4 NVIDIA-Datacenter-GPUs und mehr – technischer Background .....	93

## TEIL II Implementierung von skalierbaren KI/ML-Infrastrukturen

5 Implementierung: vSphere als Hypervisor für skalierbare ML-Infrastrukturen .....	153
6 Der NVIDIA AI Enterprise (NVAIE)-Stack – infrastrukturrelevante Betrachtungen .....	181
7 vGPU-/NVAIE-Preflights: Lizenzierung .....	189
8 Kubernetes-basierte Plattformen für skalierbare, GPU-Accelerated KI/ML-Cluster .....	209
9 Preflights für GPU-Accelerated Container-Cluster: Operatoren .....	241
10 OpenShift (GPU-Accelerated) – Multiplatform (Cloud und On-Premises) .....	273
11 GKE – Google Kubernetes Engine Cluster (GPU-Accelerated) .....	389

## TEIL III ML-Stacks für skalierbare KI/ML-Infrastrukturen

12 CI/CD-Pipelines, GitOps und MLOps .....	399
13 ML-Pipeline- und AI-End-to-End-Implementierungen mit Kubeflow/Vertex AI, Open Data Hub und NVIDIA AI Enterprise .....	411
14 The Road Ahead .....	459

# Inhalt

---

<b>1</b>	<b>Vorwort</b>	19
<b>1.1</b>	<b>Vorbemerkungen</b>	28
1.1.1	Verwendete Formatierungen .....	29
1.1.2	Breites Buch-/Seitenformat .....	29
1.1.3	Klartext .....	29
1.1.4	KI/ML-Begrifflichkeiten .....	30
1.1.5	Weiterführende Hinweise .....	30
1.1.6	Verwendete Testsysteme .....	30
1.1.7	Im Buch verwendete Grafiken .....	31
<b>1.2</b>	<b>Was dieses Buch sein bzw. nicht sein soll</b>	31
1.2.1	Was es sein soll .....	31
1.2.2	Was es nicht sein soll – und nicht ist .....	32
1.2.3	Scope und Fokus des Buches .....	32
1.2.4	Wissensaufbau .....	33
<b>1.3</b>	<b>Wie dieses Buch zu lesen ist</b>	34
<b>1.4</b>	<b>Thematischer Überblick – was wird in welchen Kapiteln behandelt</b>	34

## TEIL I    Technische Foundations zu skalierbaren           KI/ML-Infrastrukturen

---

<b>2</b>	<b>Am Anfang war die Dunkelheit</b>	41
<b>2.1</b>	<b>Eine kurze Einführung: KI/ML-Systeme – und alles wird gut. Oder eher nicht? ....</b>	42
2.1.1	Historisches – kurz und kompakt .....	42
2.1.2	KI as a panacea? .....	43
2.1.3	Eine kurze Einordnung: KI, Machine Learning, neuronale Netze und Deep Learning .....	44
<b>2.2</b>	<b>Use Cases für KI/ ML-Anwendungen – Auszüge</b>	45
2.2.1	Wer profitiert vom Einsatz von KI/ML-Systemen? Mögliche Use Cases im Überblick .....	45
2.2.2	Exemplarische Use Cases .....	47

<b>2.3 Fehlerfreie KI? Sicher nicht.</b>	.....	50
2.3.1 Regeln und Transparenz .....	.....	50
2.3.2 Lösungsansätze .....	.....	50
2.3.3 Vorbereitung .....	.....	51
<b>2.4 Einige Grundbegrifflichkeiten im KI/ML-Kontext</b>	.....	52
2.4.1 Machine Learning: Training und Inference .....	.....	52
2.4.2 CNN (Convolutional Neural Networks) .....	.....	53
2.4.3 Alles fließend: FP/TF/BF (Floating Point) .....	.....	54
2.4.4 GPUs und Parallel-Computing .....	.....	55
2.4.5 CPUs mit ML-Erweiterungen .....	.....	56
2.4.6 CUDA (Cores) .....	.....	57
2.4.7 Tensor (Cores) .....	.....	58
2.4.8 Präzision, Performance und Kosten .....	.....	60
2.4.9 Tensor-Core-Effizienz und Mixed/Reduced Precision .....	.....	60
2.4.10 CUDA-Cores vs. Tensor-Cores .....	.....	62
2.4.11 Und noch einmal Performance: NVIDIA Hopper, TMA, Transformer-Engine und FP8 .....	.....	62

### **3 High-Level-Vor betrachtungen zur Implementierung von skalierbaren KI/ML-Infrastrukturen**

---

<b>3.1 Bare-Metal, Virtualisierung, Containerisierung</b>	.....	65
3.1.1 Bare-Metal vs. Virtualisierung .....	.....	65
3.1.2 Containerisierung .....	.....	66
3.1.3 Die Kernkomponenten/-Layer des (auto-)skalierbaren KI/ML-Infra-Stacks .....	.....	68
<b>3.2 Generelle Infrastruktur-Fragen: Cloud vs. On-Prem, Managed Server, hybrider Mischbetrieb, dedizierte KI-Plattformen (NVIDIA DGX)</b>	.....	69
3.2.1 Implementierungs- und Kostenfaktoren in der Cloud .....	.....	69
3.2.2 Exkurs: Managed Server kleinerer SPs als günstigere Cloud-Alternative mit höherer Flexibilität? .....	.....	72
3.2.3 Implementierungs- und Kostenfaktoren: Self-Hosted .....	.....	72
3.2.4 Datensicherheit .....	.....	75
3.2.5 Storage .....	.....	75
3.2.6 Netzwerk .....	.....	76
3.2.7 Hybrider Ansatz: On-Prem und Cloud (Pay-per-Use) .....	.....	76
3.2.8 Alles cool? In der Cloud oft eher nicht. Temperatur-, Performance- und damit Kostenfragen. .....	.....	77
3.2.9 Generelle Funktions- und Lizenzkosten-Betrachtungen: vGPU vs. MIG .....	.....	79

3.2.10	Für größere Budgets: Out-of-the-Box-, Ready-to-use-ML-Server (NVIDIA DGX) .....	81
3.2.11	DGX: Technische Eckdaten und Blick unter die Haube .....	82
3.2.12	HPE ML – und wieder NVIDIA .....	84
3.2.13	Miete von RZ-tauglicher Hardware und Bereitstellung im eigenen RZ .....	84
<b>3.3</b>	<b>Entscheidungshilfe: Reguläre GPU-Server, KI/ML-Boliden wie DGX oder alles in die Cloud?</b> .....	85
3.3.1	KMU .....	85
3.3.2	Größere Unternehmen und Konzerne .....	86
<b>3.4</b>	<b>Generelle GPU-Hardware-Fragen: NVIDIA vs. AMD vs. Intel vs. Googles TPU</b> .....	86
3.4.1	Vorbetrachtungen: Was darf es denn sein? .....	86
3.4.2	GPU vs. TPU ... oder doch gemeinsam? .....	88
3.4.3	NVIDIA .....	88
3.4.4	AMD .....	90
3.4.5	Intel .....	91
3.4.6	Fazit: GPU-Provider .....	92

## 4 NVIDIA-Datacenter-GPUs und mehr – technischer Background

---

<b>4.1</b>	<b>NVIDIA und ML-Cluster</b> .....	93
<b>4.2</b>	<b>Partitionierte GPUs mit NVIDIAs vGPU und MIG</b> .....	95
4.2.1	Vorbetrachtungen und Scope .....	95
4.2.2	Vorbetrachtungen: Partitionierte GPUs mit vGPU und MIG .....	96
4.2.3	NVIDIAs vGPU und (leider noch kein) Cloud-Einsatz .....	97
<b>4.3</b>	<b>vGPU – Virtual GPU</b> .....	97
4.3.1	Generelle vGPU-Architektur .....	97
4.3.2	Details zur Funktionsweise .....	98
4.3.3	Time-Sliced vGPU .....	100
4.3.4	Passthrough GPU vs. vGPU im Hypervisor .....	101
4.3.5	vGPU-Produkte .....	102
4.3.6	vGPU-Versionen .....	102
4.3.7	vGPU-Features je nach Produkt .....	103
4.3.8	vGPU-Arbeitsweise (konzeptionell) .....	105
4.3.9	Scheduling-Policies von vGPU .....	105
4.3.10	vGPU-Profile und Zuordnung (exemplarisch: NVIDIA A100 40 GB) .....	108
4.3.11	Konkrete vGPU-Profile und Details .....	109
4.3.12	Exemplarische vGPU-Partitionslayouts .....	111

4.3.13	Erforderliche vGPU-Lizenzen und Entitlements je nach Modell und Typ .....	112
4.3.14	Übersicht der vGPU-Modi nach GPUs/Karten .....	112
<b>4.4</b>	<b>MIG – Multi-Instance GPU .....</b>	<b>113</b>
4.4.1	MIG-fähige GPUs .....	114
4.4.2	MIG-Konzepte, Terminologien und technische Details .....	115
4.4.3	Allgemeine MIG-Tech-Specs .....	118
4.4.4	MIG-Instanzen und -Partitionen .....	120
4.4.5	Compute-Instanzen/Compute-Sub-Partitionierung .....	121
4.4.6	MIG-Profilübersichten (A100 und A30) .....	122
4.4.7	Der A100-MIG-Black-Hole-Effekt, oder: die verschwundenen Partitionen .....	124
4.4.8	MIG-Strategien .....	126
4.4.9	MIG-Exposition: gesamte GPU via Passthrough oder MIG-Partitionen per VM-Template? .....	127
<b>4.5</b>	<b>MIG: Multi-Tenancy revisited .....</b>	<b>128</b>
4.5.1	Modelle und Konzepte, Vor- und Nachteile, plattformspezifische Limitierungen .....	128
4.5.2	MIG, echte Tenancy – und Next-Gen-MIG mit Confidential Computing .....	129
4.5.3	Nicht nur MIG: Das Problem, Passthrough GPUs (auto-)skalierbar anzubieten .....	133
<b>4.6</b>	<b>Technische Daten und Preise ausgewählter NVIDIA Datacenter-GPUs .....</b>	<b>134</b>
4.6.1	Supported NVIDIA GPUs Optimized for Compute (AI/ML) Workloads .....	135
4.6.2	Supported NVIDIA GPUs Optimized for Mixed Workloads .....	136
<b>4.7</b>	<b>GPU-Time-Slicing und GPU-Overcommitment .....</b>	<b>137</b>
4.7.1	Theoretische Vorbetrachtungen .....	137
4.7.2	Konzepte zur Umsetzung .....	139
<b>4.8</b>	<b>NVLink und NVSwitch: GPU Big Blocks – Bündelung multipler GPUs .....</b>	<b>139</b>
4.8.1	NVLink .....	139
<b>4.9</b>	<b>GPUDirect (RDMA) .....</b>	<b>142</b>
4.9.1	GPUDirect Storage .....	142
4.9.2	GPUDirect RDMA .....	143
<b>4.10</b>	<b>GPU-Performance in ML-Trainings – Bare-Metal vs. vGPU/MIG .....</b>	<b>145</b>
4.10.1	Vorbetrachtungen .....	145
4.10.2	Konkretes Setup und Messwerte .....	146
<b>4.11</b>	<b>NVIDIA-Datacenter-Produkte: The Road Ahead .....</b>	<b>149</b>

## **TEIL II Implementierung von skalierbaren KI/ML-Infrastrukturen**

### **5 Implementierung: vSphere als Hypervisor für skalierbare ML-Infrastrukturen**

153

---

<b>5.1 Hardware-Voraussetzungen und Vorbetrachtungen (vSphere/On-Prem)</b> .....	153
<b>5.2 Preflights</b> .....	154
5.2.1 BIOS/UEFI-Settings, SR-IOV, vSphere Edition, DRS .....	154
5.2.2 vSphere 7 und ESXi-Patchlevel .....	155
5.2.3 Update 7U3 und VMClasses .....	156
5.2.4 Host-Updates für vSphere/ESXi .....	156
5.2.5 vGPU für RTX 6000/8000 und RTX A5000/A6000 aktivieren .....	156
5.2.6 ECC-Memory .....	157
5.2.7 Preflight-Checks: Tools und Tests .....	157
5.2.8 Virtualization-Mode (Achtung: wichtig!) .....	159
<b>5.3 Setup des GPU-Managers/vGPU-Host-Drivers (ESXi/vSphere 7)</b> .....	160
5.3.1 NVD-AIE oder NVD-VGPU, NVIDIA vGPU Certified Server .....	160
5.3.2 Setup des NVIDIA-VIB (vGPU-Manager) auf den ESXis .....	161
5.3.3 PoC: Einfaches Passthrough .....	162
<b>5.4 VM-Templates mit GPUs erstellen</b> .....	164
5.4.1 Erstellung und Konfiguration eines VM-Templates (vGPU-Variante, OpenShift) .....	165
5.4.2 Erstellung und Konfiguration eines VM-Templates (MIG-backed vGPU-Variante, OpenShift) .....	167
5.4.3 Erstellung eines skalierbaren PCI-Passthrough-VM-Templates (identische GPUs per Dynamic DirectPath IO und Hardware-Bezeichner) .....	169
5.4.4 Die GPU-Power-Modi (P0–P8) und (Idle-)Leistungsaufnahme .....	170
5.4.5 Checkliste für mögliche Fehler beim vGPU-Betrieb .....	170
<b>5.5 MIG-Mode auf dem Hypervisor aktivieren</b> .....	171
5.5.1 Setup – Vorbereitungen .....	171
5.5.2 GPU (ohne Reboot des ESXi-Hosts) auf MIG-Mode umstellen .....	173
5.5.3 Manuelle Partitionierung anlegen (nur zur Veranschaulichung) .....	176

---

<b>6</b>	<b>Der NVIDIA AI Enterprise (NVAIE)-Stack – infrastrukturrelevante Betrachtungen</b>	181
6.1	Vor betrachtungen .....	181
6.2	Motivation .....	182
6.3	Plattformen für NVAIE .....	183
6.4	NVAIE vs. vGPU vs. Free GPU Operator .....	185
6.4.1	VIBs .....	185
6.4.2	GPU-Operator .....	185
6.4.3	NVAIE-Features .....	186
6.5	NVAIE in der Public Cloud .....	186
6.6	NVAIE ist Pflicht für skalierbare ML-Cluster? .....	187
6.7	NVAIE als AI-End-to-End-Platform .....	187
<b>7</b>	<b>vGPU-/NVAIE-Preflights: Lizenzierung</b>	189
7.1	Grundsätzliches: vGPU- vs. NVAIE-Lizenzen und DLS vs. CLS .....	189
7.1.1	Preise und SLAs: vGPU .....	190
7.1.2	Preise und SLAs: NVAIE .....	191
7.1.3	NVIDIA-Entitlement beantragen .....	193
7.2	NVIDIA Licensing System (NLS) .....	194
7.2.1	Vor betrachtungen .....	194
7.2.2	License Server: Self-Hosted License Server und Alternativen .....	195
7.3	License Server: DLS vs. CLS .....	196
7.4	Self-Hosted License Server: DLS und Legacy License Server .....	197
7.4.1	License Server – Legacy-Variante (self-hosted) .....	197
7.4.2	License Server – DLS-Variante (DLS Virtual Appliance, On-Prem) .....	200
7.4.3	Troubleshooting – Token Debugging .....	204
7.5	Cloud-Hosted License Server: CLS .....	205
7.5.1	License Server – CLS-Variante (cloudbasiert) .....	205

## **8 Kubernetes-basierte Plattformen für skalierbare, GPU-Accelerated KI/ML-Cluster**

---

209

<b>8.1</b>	<b>The Road so far</b>	209
<b>8.2</b>	<b>Generelle Plattform-Fragen: (Vanilla-)Kubernetes-Derivate und OpenShift im Überblick</b>	211
<b>8.3</b>	<b>Vanilla Kubernetes</b>	213
8.3.1	Test and Play	213
8.3.2	Benötigte 3rd Party Tools und asynchrone Produktzyklen	214
8.3.3	Vanilla Kubernetes und das traurige Thema LTS: Geld verbrennen? Oder besser doch nicht?	214
8.3.4	Releases, Changes und kein Ende	215
8.3.5	Vanilla Kubernetes und TTM-Märchenstunden	216
8.3.6	AKS, EKS, GKE & Co.	217
<b>8.4</b>	<b>VMwares Tanzu und das Eckige, das durchs Runde soll</b>	217
8.4.1	Historisches	217
8.4.2	Tanzu	218
<b>8.5</b>	<b>OpenShift</b>	219
<b>8.6</b>	<b>Abschließende LTS-Betrachtungen</b>	220
<b>8.7</b>	<b>Kubernetes-Basics – Aufbau des Systems</b>	222
8.7.1	Kernkomponenten und Konzepte	222
8.7.2	Kubernetes-spezifische Dienste auf den Master-Nodes (Controlplane)	224
8.7.3	Kubernetes-spezifische Dienste auf allen Nodes	224
<b>8.8</b>	<b>Kubernetes-Basics – Ressourcen/Workloads</b>	225
8.8.1	Kubernetes/OpenShift: API-Version und API-Ressourcen	225
8.8.2	Namespaces	226
8.8.3	Pods	227
8.8.4	Pod-Metahüllen: Deployments, StatefulSets, DaemonSets	228
8.8.5	ConfigMaps	232
8.8.6	Node-Objekte und Node-Label	232
8.8.7	Services	233
8.8.8	Ingress und Routen	234
<b>8.9</b>	<b>Sonstige im Folgenden verwendete, Kubernetes-spezifische Tools</b>	236
8.9.1	kubectl- und oc-Bash-Completion und kubectl-Alias	236
8.9.2	Kustomize und Helm	238

## **9 Preflights für GPU-Accelerated Container-Cluster: Operatoren**

---

241

<b>9.1 Generelle Vorbetrachtungen zum Thema Operatoren .....</b>	241
9.1.1 Einführung .....	242
9.1.2 Was ist ein Operator? .....	242
9.1.3 Horizontal? Vertikal? Beides? .....	245
9.1.4 Controller-Loops .....	245
9.1.5 Operator-Kategorien .....	246
9.1.6 Red Hats Operator Framework und Operator-SDK .....	246
<b>9.2 Operator-Typen und Maturitäts-Level: Helm vs. Ansible vs. Go .....</b>	247
9.2.1 Operator-Maturitäts-Level und -Kategorien .....	247
9.2.2 Operator-Build .....	248
9.2.3 Operatorhub.io und OpenShift-Operatoren .....	249
<b>9.3 Die wichtige Rolle von Operatoren im auto-skalierbaren KI/ML-Stack .....</b>	250
9.3.1 Team-Play .....	250
9.3.2 Der GPU-Operator – Vergangenheit und Zukunft .....	250
<b>9.4 NVIDIAAs GPU-Operator – die Architektur .....</b>	251
9.4.1 Das Gesamtkonstrukt .....	251
9.4.2 GPU-Operator: Unterstützte Hypervisoren und GPUs .....	252
9.4.3 All-in-One .....	253
9.4.4 GPU-Operator und DGX .....	253
9.4.5 Die Einzelkomponenten des GPU-Operators im High-Level-Überblick .....	253
9.4.6 Preflight: der NFD-Operator .....	256
9.4.7 Die Einzelkomponenten des GPU-Operators im Detail .....	257
<b>9.5 Automatische Provisionierung eines Nodes durch den GPU-Operator .....</b>	258
9.5.1 K8s-Device-Plugin .....	259
9.5.2 GPU Feature Discovery .....	259
9.5.3 Driver .....	261
9.5.4 Container-Toolkit .....	261
9.5.5 DCGM/DCGM-Exporter .....	261
9.5.6 Der MIG-Manager .....	261
9.5.7 MIG-Manager und assoziierte ConfigMap .....	264
9.5.8 MIG-Strategies: »mixed« vs. »single« in der Praxis .....	266
9.5.9 Custom-MIG-ConfigMap .....	267
<b>9.6 NVIDIAAs Network-Operator – die Architektur .....</b>	268
9.6.1 Vorbetrachtungen und Übersicht .....	268
9.6.2 Arbeitsweise (High-Level) .....	269

<b>9.7 Komponenten des Network-Operators im Überblick</b>	270
9.7.1 Mofed (NVIDIA_MLNX_OFED) Driver	270
9.7.2 Kubernetes RDMA Shared Device Plugin	271
9.7.3 NVIDIA Peer Memory Driver	271
9.7.4 Sonstige wichtige Komponenten	271
<b>10 OpenShift (GPU-Accelerated) – Multiplatform (Cloud und On-Premises)</b>	273
<b>10.1 Theoretische Vorbetrachtungen</b>	273
10.1.1 Preflights: NVIDIA-Entitlements/-Lizenzen, Lizenzserver	274
10.1.2 Funktionsweise – High-Level-Überblick	274
<b>10.2 Konzeptionelle Vorbetrachtungen zum Setup (On-Prem mit vSphere)</b>	275
10.2.1 Überblick	275
10.2.2 Setup-Prozeduren GPU-Accelerated OpenShift IPI on vSphere – schematisch	276
<b>10.3 On-Premises: OpenShift 4.10-Setup – Installer Provisioned Infrastructure (IPI) auf vSphere</b>	277
10.3.1 Preflights: Infrastruktur und OpenShift-Cluster	277
10.3.2 Generelle Tool-Hinweise zu allen OpenShift-Setups (AWS, GCP, vSphere & Co.)	277
10.3.3 Der OpenShift-Installer: Terraform in schön	278
10.3.4 Vorbetrachtungen: Cluster Sizing	279
10.3.5 Zusammenfassung der technischen Preflights für das vSphere-Setup	279
10.3.6 Achtung, wichtig: DNS-Settings	280
10.3.7 DNS-Reverse-Zonen	281
10.3.8 vSphere-HA und OpenShift-Installer (OVA Upload fails in Single Datastore)	281
10.3.9 install-config.yaml für vSphere-IPI-Installation (Auszüge)	282
10.3.10 Rollout	283
10.3.11 Der Post-Rollout-Zustand	286
<b>10.4 Preflights für skalierbare GPU-Nodes unter OpenShift: MachineSets, MachineConfigs und Machine-/Cluster-Autoscaler</b>	286
10.4.1 Vorbetrachtungen	287
10.4.2 Cluster-Operatoren und Machine*-Ressourcen	287
10.4.3 MachineConfigs	289
10.4.4 MachineConfig-Operator	290
10.4.5 Komponenten des MCO	290

10.4.6	MachineConfigPool .....	291
10.4.7	Machines und MachineSets, Skalierung .....	292
<b>10.5</b>	<b>Cluster-Autoscaler/Machine-Autoscaler .....</b>	<b>294</b>
10.5.1	High-Level-Betrachtung .....	294
10.5.2	Machine-Autoscaler .....	295
10.5.3	Cluster-Autoscaler .....	295
10.5.4	Thresholds .....	296
10.5.5	Zu beachtende Punkte .....	297
10.5.6	GPU-VM-Template (vSphere) in MachineSet einbinden .....	298
10.5.7	GPU-MachineConfigPool und customisiertes MachineSet für skalierbare GPU-Nodes erzeugen .....	299
10.5.8	Skalierung des neuen GPU-MachineSets .....	303
10.5.9	Exemplarische Erzeugung eines GPU-MachineSets unter AWS .....	304
10.5.10	Fazit .....	306
<b>10.6</b>	<b>vGPU-/MIG-spezifisches Setup des OpenShift-Clusters: NFD- und GPU-Operator .....</b>	<b>306</b>
10.6.1	Historisches – NVIDIA-Driver-Build mit Red Hat Entitlements .....	306
10.6.2	Kernel für Driver-DaemonSet zu neu? Achtung bei OpenShift-Release-Updates .....	307
10.6.3	Installationsverfahren, generelle Operator-Settings .....	307
10.6.4	GPU-Manager-managed MIG-Mode und vGPU .....	308
10.6.5	NFD-Operator-Installation und -Konfiguration .....	308
10.6.6	GPU-Operator-Installation und -Konfiguration .....	311
10.6.7	License-ConfigMap .....	313
10.6.8	ImagePullSecret für Driver-Images aus der NGC-Registry .....	315
10.6.9	Die ClusterPolicy-CR (GPU-Operator) .....	316
<b>10.7</b>	<b>Automatisches vGPU-Node-Setup per Operator – OpenShift-MachineSet mit Tesla T4 .....</b>	<b>320</b>
10.7.1	Rollout der ClusterPolicy-CR .....	320
10.7.2	Status auf den ESXi-Hosts .....	322
10.7.3	Analyse des ausgerollten (v)GPU-Stacks .....	324
<b>10.8</b>	<b>Automatisches MIG-Slice-Setup per Operator – A30 on-premises .....</b>	<b>327</b>
10.8.1	MIG im PCI Passthrough (A30 on-premises), Partitionierung durch den MIG-Manager .....	328
10.8.2	OpenShift-MachineSet und Default-MIG-Settings .....	328
10.8.3	Skalierung des MachineSets .....	330
10.8.4	Teilen? Oder lieber doch nicht? .....	332

<b>10.9 Cloud: GPU-MachineSets in OpenShift 4.10 unter GCP mit A100-Instanzen (MIG-Partitionen via Operator) .....</b>	333
10.9.1 Vor betrachtungen .....	333
10.9.2 Verfügbare VM-Instanzen (GCP) mit GPU .....	334
10.9.3 Setup-Prozeduren – schematisch .....	334
10.9.4 Preflights – GCP-Kontingente gegebenenfalls erhöhen .....	335
10.9.5 Preflights – Domain, DNS und APIs .....	335
10.9.6 Service-Account zur OpenShift-Cluster-Erzeugung .....	337
10.9.7 Anpassungen der install-config.yaml, Rollout des Clusters .....	338
10.9.8 Setup der GPU-Nodes .....	341
10.9.9 Extraktion, Anpassung und Re-Import MachineSet und MCP .....	342
10.9.10 Skalierung des neuen GPU-MachineSets .....	345
10.9.11 Check der provisionierten GPU-Nodes .....	346
10.9.12 NFD- und GPU-Operator .....	346
10.9.13 MIG-Mode aktivieren, MIG-Partition-Size für A100 einstellen .....	348
10.9.14 Debugging und Troubleshooting .....	352
<b>10.10 GPU-Sharing/-Overcommitment .....</b>	353
10.10.1 Konzept-Recap und praktische Umsetzung .....	353
10.10.2 Setup (OpenShift) .....	355
10.10.3 Shared Workload testen .....	356
10.10.4 GPU-Sharing-Konfiguration per Node zur Laufzeit ändern .....	358
10.10.5 GPU Sharing mit vGPU .....	359
10.10.6 GPU-Sharing mit MIG-Slices .....	360
10.10.7 GPU-Sharing in der GCP-Cloud als kurzes PoC .....	366
<b>10.11 Setup des Network-Operators (OpenShift on vSphere [IPI]) für GPUDirect RDMA .....</b>	371
10.11.1 Preflights .....	371
10.11.2 High-Level-Workflow für den Network-Operator .....	378
10.11.3 Network-Operator und NFD-CR .....	379
10.11.4 Tests nach erfolgreichem Rollout .....	380
10.11.5 GPUDirect-RDMA-Test mit MacVLAN .....	382
10.11.6 Connect-Tests .....	383
10.11.7 Ein (nicht wirklich rundes) Fazit .....	385
<b>10.12 KI/ML-System-Performance-Test (OpenShift on DGX) .....</b>	386
<b>10.13 GPU-Dashboard für OpenShift .....</b>	387

---

<b>11 GKE – Google Kubernetes Engine Cluster (GPU-Accelerated)</b>	389
<b>11.1 Überblick</b>	389
11.1.1 Generelle Preflights: GPU-Verfügbarkeit nach Regionen/Zonen, geeignete Instanztypen	389
<b>11.2 Setup-Variante 1: GKE-Cluster mit separatem Node-Pool für GPU-Nodes</b>	390
11.2.1 Setup	390
11.2.2 Rollout des GPU-Operators	392
<b>11.3 Setup-Variante 2: GPU-Cluster auf GKE direkt ausrollen</b>	395

## TEIL III ML-Stacks für skalierbare KI/ML-Infrastrukturen

---

<b>12 CI/CD-Pipelines, GitOps und MLOps</b>	399
<b>12.1 Von der (ML-)Insel zur Pipeline</b>	399
<b>12.2 CI/CD und GitOps</b>	400
12.2.1 CI/CD	400
12.2.2 GitOps	401
<b>12.3 GitOps-Pipeline-Modelle</b>	401
12.3.1 Pull- vs. Push-based	401
12.3.2 Push-based	402
12.3.3 Pull-based	403
12.3.4 Multiple Stages/Applications	404
<b>12.4 MLOps, LTS und Portierbarkeit</b>	404
12.4.1 MLOps und CRISP-DM	406
12.4.2 MLOps und ML-Pipelines – technische Foundation/schematisch	407

## **13 ML-Pipeline- und AI-End-to-End-Implementierungen mit Kubeflow/Vertex AI, Open Data Hub und NVIDIA AI Enterprise**

---

411

<b>13.1 ML-Pipeline-Implementierungen in Kubernetes-basierten Clustern</b> .....	411
13.1.1 Der (KI/ML-)Pipeline-Ansatz .....	411
13.1.2 End-to-End-AI-Plattformen und Workflows .....	412
13.1.3 Das generelle Findungsproblem .....	413
13.1.4 Containerisierte ML-Pipelines und Segen und Fluch der Modularität .....	414
13.1.5 Kubernetes/Kubeflow to the Rescue? Genau betrachtet eher (noch) nicht. ....	415
13.1.6 Eine Lösung ... .....	416
<b>13.2 Kubeflow</b> .....	417
13.2.1 Kubeflow-Komponenten im Überblick .....	417
13.2.2 Entwicklung und Module (Auszüge) .....	418
13.2.3 Die Kernkomponenten .....	419
13.2.4 All together? .....	420
13.2.5 Istio .....	421
13.2.6 Kubeflow war gestern – es lebe Vertex AI. Na, zumindest ganz sicher bis ... sagen wir mal: morgen Mittag. ....	421
<b>13.3 Hands-on: Kubeflow unter GKE in der Praxis</b> .....	422
13.3.1 Preflights .....	422
13.3.2 Setup .....	423
13.3.3 Grafische Oberflächen .....	428
<b>13.4 Open Data Hub</b> .....	430
13.4.1 Die Unterschiede zu Kubeflow – ein High-Level-Überblick .....	430
13.4.2 Open Data Hub (ODH) – Architektur und Arbeitsweise .....	430
13.4.3 Die ODH-Module .....	432
<b>13.5 Hands-on: Open-Data-Hub-Setup unter OpenShift</b> .....	433
13.5.1 Preflights .....	433
13.5.2 Setup .....	434
13.5.3 Post Rollout .....	439

<b>13.6 NVIDIA AI Enterprise (AI-End-to-End-relevante Betrachtungen)</b> .....	442
13.6.1 NVIDIAAs AI-End-to-End-Stack – reloaded .....	443
13.6.2 Die Module im Detail .....	444
13.6.3 NVIDIAAs AI-End-to-End-Patterns .....	445
<b>13.7 Hands-on: NVIDIA AI Enterprise (AI End-to-End) unter OpenShift</b> .....	447
13.7.1 NVIDIA Morpheus AI Engine .....	447
13.7.2 Triton Inference Server .....	448
13.7.3 Morpheus MLflow Triton Plugin .....	449
13.7.4 Vorberachtungen: AI End-to-End mit Morpheus AI Engine .....	449
13.7.5 Preflights .....	450
13.7.6 Hands-on .....	450
13.7.7 Cybersecurity mit Morpheus AI (Red Hat Developer) .....	458
13.7.8 NVIDIA Launchpad .....	458

## 14 The Road Ahead

459

---

Index .....	463
-------------	-----