

# Handbuch Data Science und KI

Mit Machine Learning und Datenanalyse  
Wert aus Daten generieren

# DAS INHALTS- VERZEICHNIS



» Hier geht's  
direkt  
zum Buch

# Inhalt

<b>Vorwort .....</b>	<b>XXIII</b>
Danksagungen .....	XXV
<b>1 Einführung .....</b>	<b>1</b>
<i>Stefan Papp</i>	
1.1 Über dieses Buch .....	1
1.2 Die Halford Group .....	2
1.2.1 Alice Halford – Vorsitzende .....	3
1.2.2 Analysten .....	5
1.2.3 „CDO“ .....	6
1.2.4 Vertrieb .....	8
1.2.5 IT .....	9
1.2.6 Sicherheit .....	11
1.2.7 Leiter der Produktion .....	11
1.2.8 Kundenbetreuung .....	13
1.2.9 HR .....	14
1.2.10 CEO .....	15
1.3 Kurz und bündig .....	16
<b>2 Das A und O der KI .....</b>	<b>19</b>
<i>Stefan Papp</i>	
2.1 Die Datenverwendungszwecke .....	20
2.1.1 Bias .....	20
2.1.2 Datenkompetenz .....	23

2.2	Kulturschock .....	25
2.3	Ideenfindung .....	29
2.4	Entwurfsprozessmodelle .....	32
2.4.1	Design Thinking .....	32
2.4.2	Double Diamond .....	33
2.4.3	Durchführung von Workshops .....	34
<b>3</b>	<b>Cloud-Dienste .....</b>	<b>44</b>
	<i>Stefan Papp</i>	
3.1	Einführung .....	45
3.2	Cloud-Essentials .....	45
3.2.1	XaaS .....	48
3.2.2	Cloud-Anbieter .....	49
3.2.3	Native Cloud-Dienste .....	51
3.2.4	Cloud-native Paradigmen .....	54
3.3	Infrastructure as a Service .....	56
3.3.1	Hardware .....	57
3.3.2	Verteilte Systeme .....	59
3.3.3	Linux Essentials für Datenexperten .....	63
3.3.4	Infrastructure as Code .....	70
3.4	Platform as a Service .....	75
3.4.1	Cloud Native PaaS-Lösungen .....	76
3.4.2	Externe Lösungen .....	81
3.5	Software as a Service .....	84
3.6	Kurz und bündig .....	85
<b>4</b>	<b>Datenarchitektur .....</b>	<b>87</b>
	<i>Zoltan C. Toth und Sean McIntyre</i>	
4.1	Übersicht .....	87
4.1.1	Maslowsche Bedürfnishierarchie für Daten .....	88
4.1.2	Anforderungen an die Datenarchitektur .....	89
4.1.3	Die Struktur einer typischen Datenarchitektur .....	90
4.1.4	ETL (Extrahieren, Transformieren, Laden) .....	95
4.1.5	ELT (Extrahieren, Laden, Transformieren) .....	96
4.1.6	ETLT .....	97
4.2	Datenerfassung und -integration .....	97

4.2.1	Datenquellen .....	98
4.2.2	Traditionelle Dateiformate .....	100
4.2.3	Moderne Dateiformate .....	102
4.2.4	Welche Speicheroption soll ich wählen? .....	105
4.3	Data Warehouses, Data Lakes und Lakehouses .....	105
4.3.1	Data Warehouses .....	106
4.3.2	Data Lakes und Cloud-Datenplattformen .....	110
4.4	Data Transformation .....	114
4.4.1	SQL .....	116
4.4.2	Big Data & Apache Spark .....	127
4.4.3	Cloud-Datenplattformen für Apache Spark .....	136
4.5	Workflow-Orchestrierung .....	138
4.5.1	Dagster und der Modern Data Stack .....	141
4.6	Ein Anwendungsfall und seine Datenarchitektur .....	142
4.7	Kurz und bündig .....	148
<b>5</b>	<b>Data Engineering .....</b>	<b>150</b>
	<i>Stefan Papp</i>	
5.1	Abgrenzung zum Software Engineering .....	151
5.2	Programmiersprachen .....	153
5.2.1	Code oder kein Code? .....	153
5.2.2	Auswahl der Programmiersprache .....	155
5.2.3	Python .....	156
5.2.4	Scala .....	160
5.3	Software-Engineering-Prozesse für Daten .....	162
5.3.1	Konfigurationsmanagement .....	163
5.3.2	CI/CD .....	164
5.4	Datenpipelines .....	166
5.4.1	Gemeinsame Merkmale einer Datenpipeline .....	167
5.4.2	Datenpipelines in der Unified Data Architecture .....	167
5.5	Speicheroptionen .....	172
5.5.1	Datei-Ära .....	172
5.5.2	Datenbank-Ära .....	173
5.5.3	Data-Lake-Ära .....	175
5.5.4	Serverless-Ära .....	176

5.5.5	Polyglotte Speicherung .....	177
5.5.6	Data-Mesh-Ära .....	178
5.6	Tooling .....	180
5.6.1	Batch: Airflow .....	180
5.6.2	Streaming: Kafka .....	182
5.6.3	Transformation: Databricks Notebooks .....	187
5.7	Gemeinsame Herausforderungen .....	189
5.7.1	Datenqualität und unterschiedliche Standards .....	189
5.7.2	Skewed Data .....	191
5.7.3	Überlastete operationelle Systeme .....	192
5.7.4	Operative Legacy-Systeme .....	193
5.7.5	Plattform- und Informationssicherheit .....	193
5.8	Kurz und bündig .....	194
<b>6</b>	<b>Data Governance .....</b>	<b>195</b>
	<i>Victoria Rugli, Mario Meir-Huber</i>	
6.1	Warum brauchen wir Data Governance? .....	195
6.1.1	Beispiel 1: Mit Data Governance Klarheit schaffen .....	197
6.1.2	Beispiel 2: Die (negativen) Auswirkungen einer mangelhaften Data Governance .....	198
6.2	Die Bausteine der Data Governance .....	199
6.2.1	Data Governance erklärt .....	200
6.3	Menschen .....	202
6.3.1	Data Ownership .....	203
6.3.2	Data Stewards .....	206
6.3.3	Data Governance Board .....	208
6.3.4	Change Management .....	210
6.4	Prozess .....	212
6.4.1	Verwaltung von Metadaten .....	213
6.4.2	Management der Datenqualität .....	217
6.4.3	Datensicherheit und Datenschutz .....	221
6.4.4	Stammdatenmanagement .....	225
6.4.5	Datenzugang und Suche .....	229
6.5	Technologie (Datenmanagement-Tools) .....	232
6.5.1	Open-Source-Tools .....	232

6.5.2	Cloud-basierte Data-Governance-Tools .....	239
6.6	Kurz und bündig .....	244
<b>7</b>	<b>Machine Learning Operations (ML Ops) .....</b>	<b>245</b>
	<i>Zoltan C. Toth, György Móra</i>	
7.1	Übersicht .....	245
7.1.1	Umfang von MLOps .....	246
7.1.2	Datenerhebung und Exploration .....	247
7.1.3	Feature Engineering .....	247
7.1.4	Modelltraining .....	248
7.1.5	In der Produktion eingesetzte Modelle .....	249
7.1.6	Bewertung des Modells .....	249
7.1.7	Model Understanding .....	250
7.1.8	Modellversionierung .....	250
7.1.9	Modellüberwachung .....	251
7.2	MLOps in einer Organisation .....	251
7.2.1	Die wichtigsten Vorteile von MLOps .....	252
7.2.2	Erforderliche Fähigkeiten für MLOps .....	252
7.3	Verschiedene gängige Szenarien im MLOps-Bereich .....	253
7.3.1	Integration von Notebooks .....	253
7.3.2	Features in der Produktion .....	255
7.3.3	Modelleinsatz .....	257
7.3.4	Modellformate .....	258
7.4	MLOps-Werkzeuge und MLflow .....	259
7.4.1	MLflow .....	260
7.5	Kurz und bündig .....	263
<b>8</b>	<b>Cybersicherheit von Machine-Learning-Systemen .....</b>	<b>264</b>
	<i>Manuel Pasieka</i>	
8.1	Einführung in die Cybersicherheit .....	265
8.2	Angriffsfläche .....	267
8.3	Angriffsmethoden .....	268
8.3.1	Model Stealing .....	268
8.3.2	Datenextraktion .....	271
8.3.3	Data Poisoning .....	273
8.3.4	Adversariale Angriffe .....	276

8.3.5	Backdoor-Angriffe . . . . .	279
8.4	Sicherheit von großen Sprachmodellen durch maschinelles Lernen . . . . .	282
8.4.1	Datenextraktion . . . . .	283
8.4.2	Jailbreaking . . . . .	284
8.4.3	Prompt Injection . . . . .	286
8.5	KI-Bedrohungsmodellierung . . . . .	289
8.6	Verordnungen . . . . .	291
8.7	Wie geht es jetzt weiter? . . . . .	293
8.8	Zusammenfassung . . . . .	295
8.9	Kurz und bündig . . . . .	296
<b>9</b>	<b>Mathematik . . . . .</b>	<b>297</b>
	<i>Annalisa Cadonna</i>	
9.1	Lineare Algebra . . . . .	298
9.1.1	Vektoren und Matrizen . . . . .	299
9.1.2	Operationen zwischen Vektoren und Matrizen . . . . .	303
9.1.3	Lineare Transformationen . . . . .	305
9.1.4	Eigenwerte, Eigenvektoren und Eigendekomposition . . . . .	306
9.1.5	Andere Matrixzerlegungen . . . . .	308
9.2	Kalkulus und Optimierung . . . . .	310
9.2.1	Ableitung . . . . .	311
9.2.2	Gradient und Hessian . . . . .	313
9.2.3	Gradientenabstieg . . . . .	315
9.2.4	Eingeschränkte Optimierung . . . . .	317
9.3	Wahrscheinlichkeitsrechnung . . . . .	318
9.3.1	Diskrete und kontinuierliche Zufallsvariablen . . . . .	319
9.3.2	Erwartungswert, Varianz und Kovarianz . . . . .	323
9.3.3	Unabhängigkeit, bedingte Verteilungen und Bayes-Theorem . . . . .	325
9.4	Kurz und bündig . . . . .	327
<b>10</b>	<b>Statistik – Grundlagen . . . . .</b>	<b>329</b>
	<i>Rania Wazir, Georg Langs, Annalisa Cadonna</i>	
10.1	Daten . . . . .	331
10.2	Einfache lineare Regression . . . . .	332
10.3	Multiple lineare Regression . . . . .	341
10.4	Logistische Regression . . . . .	343

10.5	Wie gut ist unser Modell? .....	352
10.6	Kurz und bündig .....	353
<b>11</b>	<b>Business Intelligence (BI) .....</b>	<b>355</b>
	<i>Christian Mata</i>	
11.1	Einführung in Business Intelligence .....	358
11.1.1	Definition von Business Intelligence .....	358
11.1.2	Rolle in Organisationen .....	359
11.1.3	Entwicklung von Business Intelligence .....	360
11.1.4	Data Science und KI im Kontext von BI .....	362
11.1.5	Daten für die Entscheidungsfindung .....	366
11.1.6	Verstehen des geschäftlichen Kontextes .....	368
11.1.7	Business-Intelligence-Aktivitäten .....	371
11.2	Grundlagen des Datenmanagements .....	373
11.2.1	Was sind Datenmanagement, Datenintegration und Data Warehousing? .....	374
11.2.2	Datenbeladung – Der Fall von ETL oder ELT .....	375
11.2.3	Datenmodellierung .....	377
11.3	Reporting und Datenanalyse .....	385
11.3.1	Reporting .....	385
11.3.2	Berichtsarten .....	389
11.3.3	Datenanalyse .....	390
11.3.4	Visuelle Datenanalyse .....	392
11.3.5	Trends in Reporting und Datenanalyse .....	394
11.4	BI-Technologien und Werkzeuge .....	396
11.4.1	Relevante BI-Technologien .....	396
11.4.2	Verbreitete BI-Werkzeuge (BI-Tools) .....	401
11.5	BI und Data Science: Ergänzende Disziplinen .....	405
11.5.1	Unterschiede zwischen BI und DS .....	405
11.5.2	Gemeinsamkeiten von BI und DS .....	406
11.5.3	Synergien bei BI und DS .....	406
11.6	Ausblick für Business Intelligence .....	408
11.6.1	Erwartungen an die Entwicklung von BI .....	409
11.7	Kurz und bündig .....	411

<b>12</b>	<b>Maschinelles Lernen</b>	<b>413</b>
<i>Georg Langs, Katherine Munro, Rania Wazir</i>		
12.1	Einführung	413
12.2	Grundlegendes: Feature Spaces	415
12.3	Klassifizierungsmodelle	419
12.3.1	K-Nearest-Neighbor-Klassifikator	419
12.3.2	Support Vector Machine	420
12.3.3	Entscheidungsbäume	421
12.4	Ensemble-Methoden	423
12.4.1	Bias und Varianz	424
12.4.2	Bagging: Random Forests	426
12.4.3	Boosten: AdaBoost	430
12.4.4	Die Grenzen der Merkmalskonstruktion und -auswahl	431
12.5	Unüberwachtes Lernen: Lernen ohne Etiketten	432
12.5.1	Clustering	432
12.5.2	Manifold Learning	433
12.5.3	Generative Modelle	434
12.6	Künstliche neuronale Netze und Deep Learning	436
12.6.1	Das Perzeptron	436
12.6.2	Künstliche neuronale Netze	437
12.6.3	Deep Learning	439
12.6.4	Convolutional Neural Networks	440
12.6.5	Training von Convolutional Neural Networks	441
12.6.6	Rekurrente neuronale Netze	444
12.6.7	Long Short-Term Memory Networks	446
12.6.8	Autoencoder und U-Nets	447
12.6.9	Adversariales Training	449
12.6.10	Generative Adversarial Networks	451
12.6.11	Cycle-GANs und Style-GANs	453
12.7	Transformer-Modelle und Aufmerksamkeitsmechanismen	455
12.7.1	Die Transformer-Architektur	455
12.7.2	Was der Aufmerksamkeitsmechanismus leistet	457
12.7.3	Anwendungen von Transformer-Modellen	458
12.8	Reinforcement Learning	459

12.9	Andere Architekturen und Lernstrategien .....	463
12.10	Validierungsstrategien für Techniken des maschinellen Lernens .....	463
12.11	Schlussfolgerung .....	465
12.12	Kurz und bündig .....	466
<b>13</b>	<b>Großartige künstliche Intelligenz erschaffen .....</b>	<b>467</b>
	<i>Danko Nikolić</i>	
13.1	Wie KI mit Data Science und maschinellem Lernen zusammenhängt ....	468
13.2	Eine kurze Geschichte der KI .....	472
13.3	Fünf Empfehlungen für die Entwicklung einer KI-Lösung .....	475
13.3.1	Empfehlung Nummer eins: Seien Sie pragmatisch .....	475
13.3.2	Empfehlung Nummer zwei: Erleichtern Sie Maschinen das Lernen – schaffen Sie induktive Verzerrungen .....	478
13.3.3	Empfehlung Nummer drei: Analysen durchführen .....	484
13.3.4	Empfehlung Nummer vier: Hüten Sie sich vor der Skalierungsfalle .....	487
13.3.5	Empfehlung Nummer fünf: Hüten Sie sich vor der Verallgemeinerungsfalle (so etwas wie ein kostenloses Mittagessen gibt es nicht) .....	499
13.4	Intelligenz auf menschlicher Ebene .....	505
13.5	Kurz und bündig .....	508
<b>14</b>	<b>Signalverarbeitung .....</b>	<b>510</b>
	<i>Jana Eder</i>	
14.1	Einführung .....	511
14.2	Abtastung und Quantisierung .....	512
14.3	Frequenzbereichsanalyse .....	515
14.3.1	Fourier-Transformation .....	517
14.4	Rauschunterdrückung und Filtertechniken .....	523
14.4.1	Rauschunterdrückung mit einem Gaußschen Low-pass-Filter ...	525
14.5	Analyse des Zeitbereichs .....	527
14.5.1	Signalliniearmierung und Standardisierung .....	527
14.5.2	Signaltransformation und Merkmalsextraktion .....	528
14.5.3	Techniken zur Zerlegung von Zeitreihen .....	531
14.5.4	Autokorrelation: Verstehen der Signallähnlichkeit über die Zeit ..	534
14.6	Analyse des Zeit-/Frequenzbereichs .....	537

14.6.1	Kurzzeit-Fourier-Transformation und Spektrogramm .....	537
14.6.2	Diskrete Wavelet-Transformation .....	538
14.6.3	Gramian Angular Field .....	539
14.7	Die Beziehung zwischen Signalverarbeitung und maschinellem Lernen .....	542
14.7.1	Techniken für das Feature Engineering .....	542
14.7.2	Vorbereitung auf maschinelles Lernen .....	543
14.8	Praktische Anwendungen .....	544
14.9	Kurz und bündig .....	546
<b>15</b>	<b>Basismodelle .....</b>	<b>547</b>
	<i>Danko Nikolić</i>	
15.1	Die Idee eines Basismodells .....	547
15.2	Wie trainiert man ein Basismodell? .....	551
15.3	Wie verwenden wir Basismodelle? .....	553
15.4	Ein Durchbruch: Das Lernen hat kein Ende .....	562
15.5	Kurz und bündig .....	564
<b>16</b>	<b>Generative KI und große Sprachmodelle .....</b>	<b>566</b>
	<i>Katherine Munro, Gerald A. Hahn, Danko Nikolić</i>	
16.1	Einführung in die „Gen-KI“ .....	566
16.2	Generative KI-Modalitäten .....	568
16.2.1	Methoden für das Training generativer Modelle .....	569
16.3	Große Sprachmodelle .....	570
16.3.1	Was sind LLMs? .....	570
16.3.2	Wie wird so etwas wie ChatGPT trainiert? .....	572
16.3.3	Methoden zur direkten Verwendung von LLMs .....	574
16.3.4	Methoden zur Anpassung von LLMs .....	587
16.4	Schwachstellen und Grenzen von Gen-KI-Modellen .....	598
16.4.1	Einführung .....	598
16.4.2	Prompt Injection und Jailbreaking-Angriffe .....	598
16.4.3	Halluzinationen, Konfabulationen und Begründungssirrtümer ..	603
16.4.4	Urheberrechtliche Bedenken .....	605
16.4.5	Bias .....	609
16.5	Erstellen robuster, effektiver Gen-KI-Anwendungen .....	612
16.5.1	Kontrollstrategien während der gesamten Entwicklung und Nutzung .....	612

16.5.2	Guardrails .....	615
16.5.3	Sicherer und erfolgreicher Einsatz generativer KI .....	615
16.6	Kurz und bündig .....	618
<b>17</b>	<b>Natürliche Sprachverarbeitung (NLP) .....</b>	<b>622</b>
	<i>Katherine Munro</i>	
17.1	Was ist NLP und warum ist es so wertvoll? .....	623
17.2	Warum „traditionelles“ NLP im „Zeitalter der großen Sprachmodelle“ lernen? .....	624
17.3	NLP-Datenaufbereitungstechniken .....	626
17.3.1	Die NLP-Pipeline .....	626
17.3.2	Konvertierung des Eingabeformats für Machine Learning .....	634
17.4	NLP-Aufgaben und -Methoden .....	636
17.4.1	Regelbasiertes (symbolisches) NLP .....	637
17.4.2	Machine-Learning-Ansätze .....	641
17.4.3	Neuronales NLP .....	651
17.4.4	Transfer Learning .....	659
17.5	Das Wichtigste in Kürze .....	673
<b>18</b>	<b>Computer Vision .....</b>	<b>676</b>
	<i>Roxane Licandro</i>	
18.1	Was ist Computer Vision? .....	676
18.2	Ein Bild sagt mehr als tausend Worte .....	678
18.2.1	Das menschliche Auge .....	679
18.2.2	Das Bildaufnahmeprinzip .....	681
18.2.3	Digitale Dateiformate .....	687
18.2.4	Bildkomprimierung .....	688
18.3	Ich sehe was, was du nicht siehst ... .....	690
18.3.1	Computergestützte Fotografie und Bildmanipulation .....	693
18.4	Computer-Vision-Anwendungen und zukünftige Richtungen .....	697
18.4.1	Image-Retrieval-Systeme .....	698
18.4.2	Objekterkennung, Klassifizierung und Verfolgung .....	701
18.4.3	Medizinische Computer Vision .....	702
18.5	Menschen sehen lassen .....	707
18.6	Kurz und bündig .....	709

<b>19</b>	<b>Modellierung und Simulation – Erstellen Sie Ihre eigenen Modelle .....</b>	<b>711</b>
	<i>Günther Zauner, Wolfgang Weidinger</i>	
19.1	Einführung .....	712
19.2	Allgemeine Aspekte .....	713
19.3	Modellierung zur Beantwortung von Fragen .....	714
19.4	Reproduzierbarkeit und Lebenszyklus des Modells .....	716
19.4.1	Der Lebenszyklus einer Modellierungs- und Simulationsfrage ..	718
19.4.2	Parameter- und Output-Definition .....	720
19.4.3	Dokumentation .....	723
19.4.4	Verifizierung und Validierung .....	724
19.5	Methoden .....	729
19.5.1	Gewöhnliche Differentialgleichungen (ODEs) .....	729
19.5.2	Systemdynamik (SD) .....	731
19.5.3	Diskrete Ereignissimulation .....	734
19.5.4	Agentenbasierte Modellierung .....	738
19.6	Beispiele für Modellierung und Simulation .....	741
19.6.1	Dynamische Modellierung von Eisenbahnnetzen zur optimalen Wegfindung mit agentenbasierten Methoden und Reinforcement Learning .....	742
19.6.2	Strategien zur agentenbasierten Covid-Modellierung .....	744
19.6.3	Deep-Reinforcement-Learning-Ansatz für eine optimale Nachschubpolitik in einer VMI-Umgebung .....	751
19.6.4	Valide Lösungen für ein ressourcenbeschränktes Projektplanungsproblem mithilfe von bestärkendem Lernen und Bewertung der Robustheit mit diskreter Ereignissimulation .....	754
19.6.5	Zusammenfassung und Lessons Learned .....	759
19.7	Kurz und bündig .....	760
<b>20</b>	<b>Visualisierung von Daten .....</b>	<b>764</b>
	<i>Barbora Antosova Vesela</i>	
20.1	Geschichte .....	766
20.2	Welche Tools Sie verwenden sollten .....	772
20.3	Arten von Datenvisualisierungen .....	775
20.3.1	Streudiagramm .....	775
20.3.2	Liniendiagramm .....	776

20.3.3	Säulen- und Balkendiagramme .....	777
20.3.4	Histogramm .....	778
20.3.5	Tortendiagramm .....	779
20.3.6	Box Plot .....	780
20.3.7	Heat Map .....	780
20.3.8	Baumdiagramm .....	781
20.3.9	Andere Arten von Visualisierungen .....	782
20.4	Wählen Sie die richtige Datenvisualisierung .....	783
20.5	Tipps und Tricks .....	786
20.6	Präsentation der Datenvisualisierung .....	791
20.7	Kurz und bündig .....	791
<b>21</b>	<b>Datengetriebene Unternehmen .....</b>	<b>794</b>
	<i>Mario Meir-Huber, Stefan Papp</i>	
21.1	Die drei Ebenen eines datengesteuerten Unternehmens .....	795
21.2	Kultur .....	795
21.2.1	Unternehmensstrategie für Daten .....	796
21.2.2	Die Analyse des aktuellen Stands .....	799
21.2.3	Unternehmenskultur und Organisation einer erfolgreichen Datenorganisation .....	801
21.2.4	Kernproblem: der Fachkräftemangel .....	810
21.3	Technologie .....	812
21.3.1	Die Auswirkungen von Open Source .....	813
21.3.2	Cloud .....	813
21.3.3	Auswahl des Anbieters .....	814
21.3.4	Data Lake aus der Unternehmensperspektive .....	814
21.3.5	Die Rolle der IT .....	815
21.3.6	Data Science Labs .....	816
21.3.7	Revolution in der Architektur: das Data Mesh .....	817
21.4	Business .....	818
21.4.1	Daten kaufen und teilen .....	819
21.4.2	Implementierung des analytischen Anwendungsfalls .....	820
21.4.3	Self-Service Analytics .....	821
21.5	Kurz und bündig .....	821

<b>22 Leistungsstarke Teams schaffen .....</b>	<b>822</b>
<i>Stefan Papp</i>	
22.1 Neue Teams, neues Glück .....	823
22.2 Storming .....	823
22.2.1 Szenario: 50 Shades of Red .....	823
22.2.2 Szenario: Retrospektive .....	828
22.3 Norming .....	831
22.3.1 Change Management und Transition .....	831
22.3.2 RACI-Matrix .....	834
22.3.3 SMART .....	836
22.3.4 Agile Prozesse .....	838
22.3.5 Kommunikationskultur .....	840
22.3.6 DataOps .....	842
22.4 Forming .....	847
22.4.1 Szenario: Eine neue Morgendämmerung .....	847
22.4.2 Wachstumsgedanken .....	849
22.5 Kurz und bündig .....	852
<b>23 Gesetz über künstliche Intelligenz .....</b>	<b>854</b>
<i>Jeannette Gorzala, Karin Bruckmüller</i>	
23.1 Einführung .....	855
23.2 Definition von KI-Systemen .....	857
23.3 Anwendungsbereich und Zweck des KI-Gesetzes .....	859
23.3.1 Der risikobasierte Ansatz .....	860
23.3.2 Unannehbare Risiken und verbotene KI-Praktiken .....	862
23.3.3 Hochriskante KI-Systeme und Compliance .....	865
23.3.4 Mittleres Risiko und Transparenzverpflichtungen .....	867
23.3.5 Geringes Risiko und freiwillige Selbstverpflichtungen .....	868
23.4 KI-Modelle mit allgemeinem Verwendungszweck .....	869
23.5 Zeitplan und Anwendbarkeit .....	872
23.6 Sanktionen .....	872
23.7 KI und zivilrechtliche Haftung .....	873
23.8 KI und strafrechtliche Haftung .....	873
23.9 Kurz und bündig .....	877

<b>24 AI in verschiedenen Branchen .....</b>	<b>878</b>
<i>Stefan Papp, Mario Meir-Huber, Wolfgang Weidinger, Thomas Treml, Marek Danis</i>	
24.1 Automobilindustrie .....	883
24.1.1 Vision .....	884
24.1.2 Daten .....	885
24.1.3 Anwendungsfälle .....	885
24.1.4 Herausforderungen .....	886
24.2 Luftfahrt .....	888
24.2.1 Vision .....	889
24.2.2 Daten .....	889
24.2.3 Anwendungsfälle .....	890
24.2.4 Herausforderungen .....	891
24.3 Energie .....	891
24.3.1 Vision .....	892
24.3.2 Daten .....	893
24.3.3 Anwendungsfälle .....	893
24.3.4 Herausforderungen .....	894
24.4 Finanzen .....	895
24.4.1 Vision .....	895
24.4.2 Daten .....	896
24.4.3 Anwendungsfälle .....	896
24.4.4 Herausforderungen .....	898
24.5 Gesundheit .....	899
24.5.1 Vision .....	899
24.5.2 Daten .....	900
24.5.3 Anwendungsfälle .....	901
24.5.4 Herausforderungen .....	901
24.6 Regierung .....	902
24.6.1 Vision .....	903
24.6.2 Daten .....	903
24.6.3 Anwendungsfälle .....	904
24.6.4 Herausforderungen .....	907
24.7 Kunst .....	908
24.7.1 Vision .....	909

24.7.2 Daten .....	909
24.7.3 Anwendungsfälle .....	910
24.7.4 Herausforderungen .....	910
24.8 Produktion .....	911
24.8.1 Vision .....	911
24.8.2 Daten .....	912
24.8.3 Anwendungsfälle .....	912
24.8.4 Herausforderungen .....	913
24.9 Öl und Gas .....	914
24.9.1 Vision .....	914
24.9.2 Daten .....	915
24.9.3 Anwendungsfälle .....	916
24.9.4 Herausforderungen .....	917
24.10 Einzelhandel .....	918
24.10.1 Vision .....	918
24.10.2 Daten .....	919
24.10.3 Anwendungsfälle .....	919
24.10.4 Herausforderungen .....	920
24.11 Anbieter von Telekommunikation .....	921
24.11.1 Vision .....	921
24.11.2 Daten .....	922
24.11.3 Anwendungsfälle .....	922
24.11.4 Herausforderungen .....	924
24.12 Transport .....	925
24.12.1 Vision .....	925
24.12.2 Daten .....	926
24.12.3 Anwendungsfälle .....	926
24.12.4 Herausforderungen .....	926
24.13 Lehre und Ausbildung .....	927
24.13.1 Vision .....	928
24.13.2 Daten .....	928
24.13.3 Anwendungsfälle .....	929
24.13.4 Herausforderungen .....	930
24.14 Die digitale Gesellschaft .....	930
24.15 Kurz und bündig .....	932

<b>25 Klimawandel und KI .....</b>	<b>933</b>
<i>Stefan Papp</i>	
25.1 Einführung .....	933
25.2 KI – ein Klimaretter? .....	935
25.3 Messung und Verringerung von Emissionen .....	936
25.3.1 Basislinie .....	936
25.3.2 Datenanwendungsfälle .....	938
25.4 Sequestrierung .....	940
25.4.1 Biologische Sequestrierung .....	941
25.4.2 Geologische Sequestrierung .....	943
25.5 Vorbereiten auf die Auswirkungen .....	945
25.6 Geoengineering .....	946
25.7 Greenwashing .....	948
25.8 Ausblick .....	950
25.9 Kurz und bündig .....	952
<b>26 Mindset und Community .....</b>	<b>953</b>
<i>Stefan Papp</i>	
26.1 Data Driven Mindset .....	954
26.2 Data-Science-Kultur .....	957
26.2.1 Start-up oder Beratungsunternehmen? .....	957
26.2.2 Labs statt Konzernpolitik .....	958
26.2.3 Keiretsu statt Einzelkämpfertum .....	958
26.2.4 Agile Softwareentwicklung .....	960
26.2.5 Firmen- und Arbeitskultur .....	961
26.3 Antipatterns .....	964
26.3.1 Abwertung von Fachwissen .....	964
26.3.2 Die IT wird es schon richten .....	966
26.3.3 Widerstand gegen Veränderungen .....	966
26.3.4 Besserwisser-Mentalität .....	967
26.3.5 Schwarzmalerei .....	968
26.3.6 Pfennigfuchserei .....	969
26.3.7 Angstkultur .....	970
26.3.8 Kontrolle über die Ressourcen .....	970
26.3.9 Blindes Vertrauen in die Ressourcen .....	971

26.3.10 Das Schweizer Taschenmesser .....	972
26.3.11 Over-Engineering .....	973
26.4 Kurz und bündig .....	973
<b>27 Vertrauenswürdige KI .....</b>	<b>974</b>
<i>Rania Wazir</i>	
27.1 Rechtlicher und Soft-Law-Rahmen .....	975
27.1.1 Normen .....	978
27.1.2 Verordnungen .....	979
27.2 KI-Stakeholder .....	981
27.3 Fairness in der KI .....	982
27.3.1 Bias .....	984
27.3.2 Fairness-Metriken .....	987
27.3.3 Unerwünschten Bias in KI-Systemen reduzieren .....	992
27.4 Transparenz von KI-Systemen .....	993
27.4.1 Dokumentieren der Daten .....	994
27.4.2 Dokumentieren des Modells .....	996
27.4.3 Explainability (Erklärbarkeit) .....	997
27.5 Schlussfolgerung .....	1000
27.6 Kurz und bündig .....	1000
<b>28 Epilog .....</b>	<b>1001</b>
<i>Stefan Papp</i>	
28.1 Halford 2.0 .....	1001
28.1.1 Umwelt, Soziales und Governance .....	1002
28.1.2 HR .....	1003
28.1.3 Kundenzufriedenheit .....	1005
28.1.4 Produktion .....	1007
28.1.5 IT .....	1008
28.1.6 Strategie .....	1010
28.2 Letzte Worte .....	1012
28.3 Kurz und bündig .....	1013
<b>29 Die Autor:innen .....</b>	<b>1014</b>
<b>Index .....</b>	<b>1023</b>