

René Wöstmann

Konzeption einer Referenzarchitektur für maschinelles Lernen in der Prozessindustrie und exemplarische Umsetzung in der Brauindustrie



Konzeption einer Referenzarchitektur für maschinelles Lernen in der Prozessindustrie und exemplarische Umsetzung in der Brauindustrie

Zur Erlangung des akademischen Grades eines

Dr.-Ing.

von der Fakultät Maschinenbau der Technischen Universität Dortmund genehmigte Dissertation

René Wöstmann, M.Sc.

aus Osnabrück

Tag der mündlichen Prüfung: 01.12.2022 1. Gutachter/-in: Univ.-Prof. Dr.-Ing. Jochen Deuse 2. Gutachter/-in: Univ.-Prof. Dr.-Ing. Norbert Gronau

Dortmund, 2022

Schriftenreihe Industrial Engineering hrsg. von Univ.-Prof. Dr.-Ing. Jochen Deuse

Band 37

René Wöstmann

Konzeption einer Referenzarchitektur für maschinelles Lernen in der Prozessindustrie und exemplarische Umsetzung in der Brauindustrie

D 290 (Diss. Technische Universität Dortmund)

Shaker Verlag Düren 2023

Bibliografische Information der Deutschen Nationalbibliothek

Die Deutsche Nationalbibliothek verzeichnet diese Publikation in der Deutschen Nationalbibliografie; detaillierte bibliografische Daten sind im Internet über http://dnb.d-nb.de abrufbar.

Zugl.: Dortmund, Technische Univ., Diss., 2022

Copyright Shaker Verlag 2023 Alle Rechte, auch das des auszugsweisen Nachdruckes, der auszugsweisen oder vollständigen Wiedergabe, der Speicherung in Datenverarbeitungsanlagen und der Übersetzung, vorbehalten.

Printed in Germany.

ISBN 978-3-8440-8892-2 ISSN 1867-1322

Shaker Verlag GmbH • Am Langen Graben 15a • 52353 Düren Telefon: 02421 / 99 0 11 - 0 • Telefax: 02421 / 99 0 11 - 9

Internet: www.shaker.de • E-Mail: info@shaker.de

I. Vorwort

Die vorliegende Dissertation entstand während meiner Tätigkeit als wissenschaftlicher Mitarbeiter am Institut für Produktionssysteme der Technischen Universität Dortmund sowie am RIF Institut für Forschung und Transfer in den Jahren 2015 - 2022. Ich werde die Zeit stets in guter Erinnerung bewahren und habe insb. die Themen und Projekte rund um die Dissertation immer mit großer Freude vorangetrieben. Neben der inhaltlichen Natur der Arbeiten liegt dies vor allem an den Kollegen und Kolleginnen, mit denen ich in dieser Zeit zusammenarbeiten durfte.

Einerseits möchte ich mich ganz herzlich beim DaPro-Konsortium für die fachlichen Diskussionen, aber auch für die schönen Abende, Unternehmungen und Einsichten bedanken, die ich abseits des Projektes mit und durch euch erlangen durfte. Stellvertretend für das gesamte Projekteam möchte ich besonders Philipp Schlunder, Dominik Essig und Josef Kimberger hervorheben, von denen ich nicht nur sehr viel Data Science-bezogene Einsichten, sondern vor allem auch das Brauen aus erster Hand erlernen durfte.

Auch intern wäre es am Institut ohne tatkräftige Unterstützung niemals möglich gewesen, eine cyber-physische Versuchbrauerei aufzubauen und zu betreiben. Mein besonderer Dank gilt daher unserem Team der ersten Stunde rund um Nikolai West, David Wagstyl und Marius Syberg für die tatkräftige Unterstützung im Brauen zahlreicher Sude, aber auch die fachlichen Diskussionen und vielen gemeinsamen Aktivitäten über die Jahre. Die Krönung wird unsere gemeinsame Reise nach Australien sein und ich bin zuversichtlich, dass das Labor in Zukunft in guten Händen liegt. Besonders hervorheben möchte ich in diesem Zusammenhang nicht weniger stark die exzellente Unterstützung von Thorbjörn Borggräfe und Sascha Janßen, ohne die der Aufbau insb. der digitalen Komponenten nicht möglich gewesen wäre.

Darüber hinaus gilt mein Dank den Kollegen des Instituts, mit denen ich seit nunmehr sieben Jahren zusammenarbeiten darf. Hervorheben möchte ich Julian Schallow und Jochen Hartung für die Unterstützung insb. zu Beginn meiner Zeit, Fabian Nöhring für die tolle Zusammenarbeit im STEPS-Projekt sowie André Barthelmey für die Inspiration im Themenfeld des Digitalen Zwillings. Auch mit euch verbinde ich viele schöne Momente abseits der Arbeit. Ebenfalls möchte ich mich sehr herzlich bei Ronny Zwinkau bedanken, der mich stets zum Verfassen der Arbeit motiviert und in kritischen Situationen den Rücken freigehalten hat.

Mein besonderer Dank gilt meinem Doktorvater Prof. Jochen Deuse für das Vertrauen und die damit verbundenen Freiheiten, die ich insb. seit der Übernehme der Leitung des Forschungsbereichs Digital Manufacturing genießen durfte. Ich hoffe, einen Teil dazu beigetragen zu haben, dass das Institut gut für die Zukunft aufgestellt ist. Ebenso möchte ich mich bei Prof. Norbert Gronau sehr herzlich für die Übernahme des Zweitberichts bedanken.

Zu guter Letzt möchte ich mich ebenfalls sehr herzlich bei meiner Familie, aber ganz besonders bei meiner Freundin Maren bedanken, die in den letzten beiden Jahren der Disseration auf viel gemeinsame Zeit an Wochenenden und Urlaubstagen verzichten musste und mich stets ermutigt und unterstützt hat. Ohne den Rückhalt wäre die Arbeit nicht möglich gewesen.

II. Inhaltsverzeichnis

I.		Vorv	vort.		
Ш.		Inha	ıltsve	erzeichnis	ii
Ш		Al	bkür:	zungsverzeichnis	V
I۱	<i>1</i> .	Ta	abell	en- und Abbildungsverzeichnis	X
1		Einle	eitun	g	1
	1.	1	Prol	olemstellung	2
	1.3	2	Ziel	setzung und Forschungsansatz	3
	1.3	3	Vor	gehensweise	5
2		Grui	ndla	gen	6
	2.	1	Pro	zessindustrie	6
		2.1.	1	Abgrenzung der Prozessindustrie	6
		2.1.	2	Produktivitätssteigerung in der Prozessindustrie	12
		2.1.	3	IT-Systeme in der Prozessindustrie	19
	2.5	2	Mas	chinelles Lernen und Data Mining	28
		2.2.	1	Grundlegende Begrifflichkeiten und Vorgehensweisen	28
		2.2.	2	Lernverfahren und Aufgabenstellungen	32
		2.2.	3	Überwachtes Lernen	34
		2.2.4	4	Unüberwachtes Lernen	40
		2.2.	5	Semi-überwachtes Lernen	46
		2.2.0	6	Bestärkendes Lernen	46
		2.2.	7	Anwendungsgebiete in der Produktion	47
	2.3	3	Indu	ıstrie 4.0 und Internet of Things	48
		2.3.	1	Grundlegende Begrifflichkeiten und Zusammenhänge	
		2.3.	2	Embedded Systems und Edge Devices	49
		2.3.	3	Industrial Internet of Things und Referenzarchitekturen	52
		2.3.	4	Schnittstellen und Protokolle	56
	2.4	4	Zus	ammenfassung und Handlungsbedarf	59
3		Star	nd de	er Forschung	62
	3.	1	Mas	chinelles Lernen in der Prozessindustrie	62
		3.1.	1	Anwendungsgebiete von maschinellem Lernen in der Prozessindustrie	62

	3.1.2	Verbreitete Verfahren und Algorithmen in der Prozessindustrie	64
	3.2 A	rchitekturen für maschinelles Lernen	65
	3.2.1	Software-Architekturen und -Frameworks	65
	3.2.2	Machine Learning Operations	69
	3.2.3	Anwendungsgetriebene Architekturen	71
	3.3 Zu	usammenfassung und Konkretisierung der Forschungslücke	80
1	Konze	ption einer Referenzarchitektur für maschinelles Lernen in der Prozessi	ndustrie 82
	4.1 Zi	elsetzung und Spezifizierung des Referenzarchitektur-Typs	84
	4.1.1	Zielsetzung	84
	4.1.2	Spezifizierung des Referenzarchitektur-Typs	84
	4.2 A	uswahl und Analyse der Informationsquellen	85
	4.2.1	Identifikation von Quellen und Personen	85
	4.2.2	Dokumentation und Aufnahme der Informationen	86
	4.2.3	Definition von Stakeholdern	87
	4.3 A	nforderungsdefinition	89
	4.3.1	Inhaltliche Anforderungen	89
	4.3.2	Grobkonzept des Aufbaus	91
	4.4 A	ufbau der Architektur	91
	4.5 Si	cht I: Ausprägung der Ebenen	95
	4.5.1	Asset	95
	4.5.2	IT Systems	98
	4.5.3	Edge Device	101
	4.5.4	Network Infrastructure and Databases	104
	4.5.5	Machine Learning	107
	4.5.6	Application	124
	4.6 Si	cht II: Nutzung der Architektur	125
	4.6.1	Business Understanding	126
	4.6.2	Data Understanding	127
	4.6.3	Data Preparation	128
	4.6.4	Modeling	129
	4.6.5	Evaluation	130
	4.6.6	Deployment	131
	4.7 D	iskussion und Zusammenfassung	132

5 E	Exempl	arische Umsetzung und Validierung	133
5.1	ML	-basierte Rezeptoptimierung in Cyber-Physischer Versuchsbrauerei	133
į	5.1.1	Asset	134
ţ	5.1.2	IT Systems	136
ţ	5.1.3	Edge Device	137
Ę	5.1.4	Network Infrastructure and Databases	139
Ę	5.1.5	Machine Learning	140
Ę	5.1.6	Application	146
5.2	2 Ind	ustrielle Umsetzung in der Getränkeindustrie	148
ţ	5.2.1	Asset	148
ţ	5.2.2	IT Systems	149
Ę	5.2.3	Network Infrastructure and Databases	149
ţ	5.2.4	Machine Learning	150
ţ	5.2.5	Application	151
5.3	B Eva	aluation der Umsetzungen	152
5.4	Eva	aluation der übergeordneten Ziele durch Befragung von Stakeholdern	153
6 2	Zusamr	nenfassung und Ausblick	154
6.1	Zus	sammenfassung	154
6.2	2 We	iterer Forschungsbedarf	155
7	Anhang		157
7.1	Gru	ındlagen und Stand der Technik	157
7.2	. Koi	nzeption der Referenzarchitektur	158
7	7.2.1	Device Management (Geräteverwaltung)	159
7	7.2.2	Decentral Data Acquisition and Pre-Processing	160
7	7.2.3	Decentral Data Storage (Dezentrale Datenspeicherung)	161
7	7.2.4	Decentral Scoring (Dezentrale Ausführung von Scoring-Prozessen)	162
7.3	B Exe	emplarische Umsetzung und Validierung	163
7.4	Inte	erviewstudie zur Evaluation der übergeordneten Ziele	170
8 L	₋iteratu	rverzeichnis	171

III. Abkürzungsverzeichnis

5G 5. Generation des Mobilfunks

6LoWPAN IPv6 Low Power Wireless Personal Area Network

ABK Anzeige- und Bedienkomponenten

API Application Programming Interface (dt. Anwendungsschnittstelle)

APS Advanced Planning and Scheduling

AMQP Advanced Message Queuing Protocol

ANN Artificial Neural Network (dt. KNN)

ANSI American National Standards Institute

APICS Association for Operations Management (ehemals: American Production and

Inventory Control Society)

AUC Area under the ROC Curve

BDE Betriebsdatenerfassung (engl. Operational Data Akquisition, ODA)

BLE Bluetooth Low Energy

BMWK Bundesministerium für Wirtschaft und Klimaschutz

BPMN Business Process Modeling Notation

bspw. beispielsweise

CAM Centre for Advanced Manufacturing an der UTS

CART Classification and Regression Trees

CI/CD Continuous Integration and Delivery bzw. Deployment

CIM Computer Integrated Manufacturing
CIP Computer Integrated Processing

CMMS Computerized Maintenance Management-System

CoAP Constrained Application Protocol

CPU Central Processing Unit (dt. Prozessor)

CPS Cyber-Physisches System

CPPS Cyber-Physisches Produktionssystem

CRISP-DM Cross Industry Standard Process for Data Mining

CRM Customer Relationship Management

DaPro Datengetriebene Prozessoptimierung mit Hilfe maschinellen Lernens

in der Getränkeindustrie (Projekttitel)

DB Datenbaustein

DBB Deutscher Brauer-Bund

DIN Deutsches Institut für Normung e. V.

DMAIC Define, Measure, Analyse, Improve, Control (Six Sigma-Vorgehensmodell)

DSET Dempster Shafer Evidence Theory

dt. deutsch ebd. ebenda engl. englisch

EPK Ereignisgesteuerte Prozesskette
ERP Enterprise Resource Planning

FA Faktorenanalyse
FB Funktionsbaustein

FC Funktion

FDA Food and Drug Administration
FDA Fisher Discriminant Analysis

GB Gigabyte

GMP Good Manufacturing Practice

GPU Graphics Processing Unit (dt. Grafikprozessor)

GPR Gaussian Process Regression

GSM Global System for Mobile Communications (2G)

HDFS Hadoop Distributed File System

HMI Human Machine Interface

HTTPS Hypertext Transfer Protocol Secure

i. A. a. in Anlehnung an

laaS Infrastructure-as-a-Service
IIC Industrial Internet Consortium

iit Insitut für Innovation und Technik in der VDI/VDE Innovation + Technik GmbH

IIoT Industrial Internet of Things

IIRA Industrial Internet Reference Architecture des IIC

IoT Internet of Things

IoT-ARM IoT-Architecture Reference Model

IPS Instandhaltungsplanungs- und -steuerungssystem

IPv6 Internet Protocol Version 6

IKT Informations- und Kommunikationstechnik

i. O. in Ordnung

ISA International Society of Automation

ISO International Organization for Standardization

IT Informationstechnik

insb. insbesondere

IVRA Industrial Value Chain Reference Architecture

JSON JavaScript Object Notation

Kap. Kapitel

KDD Knowledge Discovery in Databases

KI Künstliche Intelligenz
k-NN k-Nearest Neighbours

KNN Künstliches Neuronales Netz (engl. ANN)

KPI Key Performance Indicator

LDA Lineare Diskriminanzanalyse

LIMS Labor-Informations- und Management-System

LLE Locally Linear Embedding (dt. lokale lineare Einbettung)

LVS Lagerverwaltungssystem

M2M Maschine zu Maschine (engl. Machine to Machine)

mA Milliampere

MARS Multivariate Adaptive Regression Splines

Maschinendatenerfassung

MBSE Model-Based Systems Engineering

MDS Multidimensionale Skalierung
MES Manufacturing Execution System

MESA Manufacturing Enterprise Solutions Association

ML Maschinelles Lernen (engl. Machine Learning)

ML2KMU Konzept zum Aufbau von Kompetenzen des maschinellen Lernens für

Anlagenhersteller und produzierende KMU (Projekttitel)

MLOps Machine Learning Operations
MLR Multivariate Lineare Regression

MQTT Message Queuing Telemetry Transport

Mrd. Milliarden

MRP I Material Requirements Planning

viii

MDE

MRP II Manufacturing Resources Planning

MSE Mean Square Error (dt. Mittlere Fehlerquadratsumme)

NAMUR Interessengemeinschaft Automatisierungstechnik der Prozessindustrie

(ehemals: Normenarbeitsgemeinschaft für Mess- und Regeltechnik in der che-

mischen Industrie)

NFC Near Field Communication
OB Organisationsbaustein

OMG Object Management Group

OPC UA Open Platform Communications Unified Architecture

PaaS Platform-as-a-Service

PCA Principal Component Analysis (dt. Hauptkomponentenanalyse)

PCS Process Control System (dt. PLS)

PCR Hauptkomponentenregression (engl. Principal Component Regression)

PFD Process Flow Diagram (dt. Verfahrensfließschema)

PLC Programmable Logic Controller (dt. SPS)

PLS Prozessleitsystem

PLS Partial Least Squares

PNK Prozessnahe Komponente

POE Programm-Organisationseinheit

PRG Programm

ProdHaftG Produkthaftungsgesetz

P&ID Piping and Instrumentation Diagram (dt. R&I)

QoS Quality of Service

R&I Rohrleitungs- und Instrumentenfließschema (engl. P&ID)

RAMI 4.0 Referenzarchitekturmodell Industrie 4.0

RDBMS Relationales Datenbankmanagementsystem

RFID Radio Frequency Identification

RM RapidMiner

RMSE Root Mean Square Error (dt. Wurzel der mitteleren Fehlerquadratsumme)

ROC Receiver Operating Characteristics

RPL IPv6 Routing Protocol for Low-Power and Lossy Networks

RSS Summe der quadrierten Abweichungen vom Schätzwert

(engl. Residual Sum of Squares)

SaaS Software-as-a-Service

SCADA Supervisory Control and Data Acquisition

SCM Supply Chain Management

SI Internationales Einheitensystem (französisch: Système international d'unités)

SOA Serviceorientierte Architektur

SoC System-on-a-Chip

SOM Self-Organizing Map (dt. selbst-organisierende Karten)

SPS Speicherprogrammierbare Steuerung (engl. PLC)

SQL Structured Query Language

SVD Singular Value Decomposition (dt. Singulärwertzerlegung)

SVM Support Vector Machine

TCP Transmission Control Protocol

TFX TensorFlowExtended
TLS Transport Layer Security

TPM Total Productive Maintenance

TPU Tensor Processing Unit
TQM Total Quality Management
TSN Time Sensitive Networks

u. a. unter anderem

UDP User Datagram Protocol
UML Unified Modeling Language

UMTS Universal Mobile Telecommunications System (3G)

UTS University of Technology Sydney

VDI Verein Deutscher Ingenieure e. V.

vgl. vergleiche

VLB Versuchs- und Lehranstalt für Brauerei in Berlin

VM Virtuelle Maschine

WMS Warehouse Management System (dt. LVS)

XMPP Extensible Messaging and Presence Protocol

ZVEI Zentralverband Elektrotechnik- und Elektronikindustrie e. V.

IV. Tabellen- und Abbildungsverzeichnis

Abbildung 1	-1 Aufbau der Arbeit	5
Abbildung 2	2-1 Charakterisierung der Branchen der Prozessindustrie i. A. a. (Friemann et al. 2015, S. 31; Krenn 2008, S. 20; Günther 2004, S. 327)	7
Abbildung 2	2-2 Gruppierung von Anlagenkomponenten nach (DIN EN ISO 10628-2:2012, S. 4–5) sowie exemplarisches Verfahrensfließschema (Bindel und Hofmann 2016, S. 13)1	0
Abbildung 2	2-3 Kernmodelle der chargenorientierten Fahrweise i. A. a. (DIN EN 61512- 1:2000-01; Mahnke et al. 2011, S. 4)	1
Abbildung 2	2-4 Betrachtungsgegenstand der Produktivität im Rahmen der vorliegenden Arbeit	3
Abbildung 2	-5 Übersicht über die Gestaltungsparadigmen zur Produktivitätssteigerung1	8
Abbildung 2	2-6 Ebenenmodell der IEC 62264-1 (links) sowie exemplarische Automatisierungspyramide (rechts) i. a. A. (IEC 62264-1:2013; DIN EN 62264-1:2014-07; VDI/VDE 2013; Meudt et al. 2017)	20
Abbildung 2	2-7 Marktstudie industrieller Netzwerkstrukturen 2019 i. A. a. (Breitkopf 2019)2	26
Abbildung 2	-8 Integrationstendenzen von SPS und PLS i. A. a. (Felleisen 2001, S. 51)2	26
Abbildung 2	-9 Charakteristika von Big Data i. A. a. (Gölzer 2017, S. 49; Klein et al. 2013, S. 320)2	28
Abbildung 2	2-10 Vorgehensweisen des Data Minings nach CRISP-DM (Chapman et al. 2000, S. 10) (links) und KDD (Fayyad et al. 1996, S. 41)(rechts)	30
Abbildung 2	2-11 Verfahrensansätze und Aufgabenstellungen des maschinellen Lernens i. A. a. (Lieber 2018, S. 34)	32
Abbildung 2	2-12 Grundlegende Zusammenhänge i. A. a. (Flach 2012, S. 11; Lieber 2018, S. 42)	33
Abbildung 2	-13 Grundprinzip der Support Vector Machine3	35
Abbildung 2	-14 Grundprinzip des k-Nearest Neighbors-Klassifikators	86
Abbildung 2	-15 Grundprinzip künstlicher Neuronaler Netze (KNN)3	8
Abbildung 2	-16 Konfusionsmatrix für eine binäre Klassifikation3	39
Abbildung 2	2-17 Exemplarische Visualisierungsformen der explorativen Datenanalyse i. A. a. (Bromuri und Helms 2016; Chan 2006; Kotu und Deshpande 2019, 48 ff.)	14
Abbildung 2	2-18 Exemplarische Visualisierungsformen in Verbindungen mit ML-Verfahren i. A. a. (Lieber 2018, S. 223)4	15
Abbildung 2	-19 Anwendungsfelder von ML in der Produktion; n=72 (VDMA 2019b, S. 3)4	7
Abbildung 2	2-20 Öffnung der Automatisierungspyramide durch CPPS i. A. a. (VDI/VDE 2013, S. 4)4	8
Abbildung 2	-21 Zusammenspiel von Embedded Systems und CPPS i. A. a. (Broy 2010b, S. 23; Lucke et al. 2014, S. 13; Barthelmey 2021)	50

Abbildung 2-22	Globaler Bedarf an Echtzeit-Datenverkehr (Statista 2018; Reinsel et al. 2018)5	51
Abbildung 2-23	Kernperspektiven und -bestandteile des IIRA-Modells i. A. a. (Industrial Internet Consortium 2019)5	54
Abbildung 2-24	Landkarte und Industrie 4.0-Komponente des RAMI 4.0 i. A. a. (DIN SPEC 91345:2016-04)5	54
Abbildung 2-25	Kernperspektiven und -bestandteile der Open Fog-Referenzarchitektur i. A. a. (OpenFog Consortium 2017, S. 44)5	55
Abbildung 2-26	Übersicht über die Bestandteile der Azure IoT-Referenzarchitektur i. A. a. (Microsoft 2018, S. 7)5	6
Abbildung 2-27	Übersicht über IoT-Protokolle und Einordnung in OSI-Modell i. A. a. (Gerber und Romeo 2020)5	6
Abbildung 2-28	Exemplarische MQTT-Strukturen i. A. a. (Lampkin et al. 2012, S. 26)5	57
Abbildung 2-29	OPC UA-Architekturübersicht i. A. a. (Mahnke et al. 2009, S. 11; IEC/TR 62541-1:2020)5	58
Abbildung 2-30	Gegenüberstellung bestehender IoT-Referenzarchitekturmodelle (eigene Darstellung) i. A. a. (Wöstmann et al. 2019a; Strauß et al. 2018; Barthelmey et al. 2018)6	60
Abbildung 3-1 Ü	Überwachte maschinelle Lernverfahren in der Prozessindustrie i. A. a. (Ge et al. 2017, S. 20605)6	3 4
Abbildung 3-2 I	Unüberwachte maschinelle Lernverfahren in der Prozessindustrie i. A. a. (Ge et al. 2017, S. 20599)6	5
Abbildung 3-3	Übersicht über ML-Werkzeuge, -Frameworks und -Plattformen i. A. a. (Piatetsky-Shapiro 2019)6	39
Abbildung 3-4 L	Jmgebende Infrastrukturelemente zur Anwendung von ML i. A. a. (Sculley et al. 2015, S. 4)7	'0
Abbildung 3-5 E	Exemplarisches MLOps-Modell nach (Microsoft 2021a)7	'1
Abbildung 3-6	Architekturkonzept und Entscheidungsunterstützung nach (Bender und Grum 2016)7	'2
Abbildung 3-7 E	Gig Data Solution Reference Architecture nach (Geerdink 2013, S. 74)7	'2
Abbildung 3-8 G	Gartner End-to-End ML- und Analytics-Architektur nach (Sapp 2017, S. 30)	'3
Abbildung 3-9 A	architektur zur Datenerhebung, -aggregation, -integration und Warehousing in heterogenen IT-Landschaften nach (Trunzer et al. 2017, S. 1109)7	'4
Abbildung 3-10	Übersicht über die MONSOON-Architektur (Sarnovsky et al. 2018, S. 5)7	'5
Abbildung 3-11	Architektur der Real-time Plant Operational und Cross-Sectional Data Lab Platform7	'5
Abbildung 3-12	Gesamtüberblick über die Architektur (Kadlec und Gabrys 2009, S. 245)7	7
Abbildung 3-13	Detailansicht Computational Path und Path Combination (Kadlec und Gabrys 2009, 247 f.)7	7

Abbildung	3-14	Referenzarchitektur zur Qualitätsverbesserung in der Stahlproduktion (Arnu et al. 2017, S. 86)	78
Abbildung	3-15	Vergleich bestehender Forschungsarbeiten mit den Zielen der vorliegenden Arbeit	81
Abbildung	4-1	Vorgehensmodelle zur systematischen Erstellung von Referenzarchitekturen nach (Galster und Avgeriou 2011; Nakagawa et al. 2014; Reidt 2019) als Grundlage der Ableitung der Schritte zur Konzeption	82
Abbildung	4-2 V	orgehensweise zur Erstellung der Referenzarchitektur	83
Abbildung	4-3 S	pezifizierung des Referenzarchitektur-Typs im Schema nach (Reidt 2019, 30 f.)	85
Abbildung		Auswahl der Informationsquellen sowie Anwendungs- und Entwicklungs- bezug der Arbeiten	86
Abbildung	4-5 S	takeholder-Analyse zur Entwicklung der Referenzarchitektur	87
Abbildung	4-6 G	robkonzept des Aufbaus der Referenzarchitektur	91
Abbildung	4-7 Ü	bersicht über ausgewählte UML-Modellelemente	93
Abbildung	4-8 Ü	bersicht über die Referenzarchitektur	94
Abbildung	4-9 N	lodellierung Asset	95
Abbildung	4-10	Exemplarische Ausgestaltungsmöglichkeiten der Asset-Ebene	97
Abbildung	4-11	Modellierung IT Systems	98
Abbildung	4-12	Exemplarische Ausgestaltungsmöglichkeiten der IT Systems-Ebene1	00
Abbildung	4-13	Modellierung Edge Device1	01
Abbildung	4-14	Exemplarische Ausgestaltungsmöglichkeiten der Edge Device-Ebene1	03
Abbildung	4-15	Modellierung Network Infrastructure and Databases1	04
Abbildung	4-16	Exemplarische Ausgestaltungsmöglichkeiten der Network Infrastructure and Databases-Ebene1	06
Abbildung	4-17	Modellierung Machine Learning1	07
Abbildung	4-18 I	Exemplarische Ausgestaltungsmöglichkeiten der Machine Learning-Ebene 1	09
Abbildung	4-19	Modellierung Data Connection Management1	10
Abbildung	4-20	Modellierung ML Project Management1	12
Abbildung	4-21	Modellierung Explorative Test Environment und Analysis Process1	14
Abbildung	4-22	Modellierung Training Environment und Transfer Mechanism1	16
Abbildung	4-23	Modellierung Deployment Environment and Scoring Process1	18
Abbildung	4-24	Modellierung Deployment Management1	21
Abbildung	4-25	Modellierung Application1	24
Abbildung	4-26	Rollenmodell in ML-Umsetzungsprojekten zur Nutzung der Architektur1	25
Abbildung	4-27	Use Case-Diagramm Business Understanding1	26
Abbildung	4-28	Use Case-Diagramm Data Understanding1	27
Abbildung	4-29	Use Case-Diagramm Data Preparation1	28

Abbildung 4-30 Use Case-Diagramm Modeling	.129
Abbildung 4-31 Use Case-Diagramm Evaluation	.130
Abbildung 4-32 Use Case-Diagramm Deployment	.131
Abbildung 5-1 Übersicht über die Instanz der Referenzarchitektur im Anwendungsbeispie	1133
Abbildung 5-2 Übersicht über das physische Asset in Dortmund	.134
Abbildung 5-3 Grundfließschema des Brauprozesses	.135
Abbildung 5-4 Schematische Darstellung relevanter Sensoren und Aktoren des Assets	.135
Abbildung 5-5 Übersicht über die IT Systems-Ebene	.136
Abbildung 5-6 Übersicht über das Edge Device "Datenkonnektor" (links), dessen Daten quellen (unten rechts) sowie Datenflüsse und Ausgaben (oben rechts)	
Abbildung 5-7 Übersicht über das Edge Device "Tilt Pi" (links), dessen Datenquellen (unter rechts) sowie Datenflüsse und Ausgaben (oben rechts)	
Abbildung 5-8 Übersicht über die Network Infrastructure and Databases-Ebene	.139
Abbildung 5-9 Data Connection Management im Anwendungsbeispiel	.140
Abbildung 5-10 Ausprägung des ML Project Managements im Anwendungsbeispiel	.141
Abbildung 5-11 Übersicht über den Aufbau der Analyseprozesse in der explorativen Test umgebung	
Abbildung 5-12 Grafisch-Explorative Analysen zu Attributen und Label	.143
Abbildung 5-13 Ausgewählte Lernverfahren und RMSE im Anwendungsbeispiel	.144
Abbildung 5-14 Real-vsPredicted-Charts im Anwendungsbeispiel	.144
Abbildung 5-15 Deployment Environment im Anwendungsbeispiel	.145
Abbildung 5-16 Regelkreis der Modellanwendung in der Rezeptplanung sowie der Modell pflege	
Abbildung 5-17 Entwicklung der Zielgröße im zeitlichen Verlauf (Box-Plot- und Trend darstellung)	- 146
Abbildung 5-18 Übersicht über die Rezeptparameter in den einzelnen Iterationsstufen	.147
Abbildung 5-19 Übersicht über das Anwendungsszenario (Wöstmann et al. 2020b)	.148
Abbildung 5-20 Evaluation der inhaltlichen Anforderungen auf Basis der Umsetzungs beispiele	
Abbildung 5-21 Evaluation der Ziele der Referenzarchitektur durch Online-Umfrage (n=13	153 (
Abbildung 6-1 Chargeninformationen nach (DIN EN 61512-1:2000-01, 26 ff.)	.157
Abbildung 6-2 Anforderungsdefinition aus Interviewstudie (UN=Unternehmen)	.158
Abbildung 6-3 Modellierung Device Management	.159
Abbildung 6-4 Modellierung Decentral Data Acquisition and Pre-Processing	.160
Abbildung 6-5 Modellierung Decentral Data Storage	.161
Abbildung 6-6 Modellierung Decentral Scoring	.162
Abbildung 6-7 Piping and Instrumentation Diagram (P&ID) des Assets	.164

Abbildung 6-8 Datenbankschema der influxDB im Anwendungsbeispiel	165
Abbildung 6-9 Datenmodell der Maria DB im Anwendungsbeispiel (Wöstmann et al	. 2022a) 166
Abbildung 6-10 Ishikawa-Diagramm zur Identifikation von Einflussfaktoren auf di bare sowie subjektiv beurteilbare Bierqualität im Anwendungsbei	
Abbildung 6-11 Übersicht über die Attribute sowie Kennzahlen zur Beurteilung de qualität	
Abbildung 6-12 Übersicht über die Lernverfahren und Wertebereiche der Hyperpa optimierung im Anwendungsbeispiel	
Abbildung 6-13 Zusammenfassung der Befragung	170