

Berufsbegleitender Masterstudiengang

Data Science (M.Sc.) Modulhandbuch

Stand: Sommersemester 2020



Inhalt

Vorbemerkung	2
2 Modulübersicht & Studienplan	3
3 Studiengangs-Kompetenzmatrix	4
4 Qualifikationsziel-Modul-Matrix	6
5 Modulbeschreibungen	8
10100 Programming for Data Science	8
10200 Mathematical Foundation for Data Science	9
10300 Data Mining	10
10400 Business Intelligence & Warehouse	12
20100 Databases	13
20200 WebData Integration	14
20300 Machine Learning	15
20400 Decision Support	17
30100 Big Data	18
30200 Advanced Machine Learning	20
30300 Text Mining	23
30400 Business Process and Big Data Use Cases	24
40100 Summer School	26
40200 Seminararbeit	27
50100 Advanced Statistics	28
50200 Web Mining	30
50300 Semantic Web Technologies	31
50400 Data Privacy & Data Compliance	33
60100 Mactarthasis	31

<u>Hinweis</u>: Die Abkürzungen wurden aus der Studien- und Prüfungsordnung des Masterstudienganges Data Science entnommen und sind in § 36 der Studienprüfungsordnung Data Science erläutert.

Vorbemerkung

Der Studiengang ist als Fernstudium mit integriertem Blended-Learning-Ansatz modular mit Studienbriefen, Präsenz- und Online-Phasen sowie Betreuung durch Online-Tutoren und Professoren aufgebaut. Die Regelstudienzeit beträgt bis zum Erreichen des Master-Grades sechs Semester.

Das Studium vermittelt theoretische und praktische Kenntnisse in den Bereichen Datenanalyse, Datenextraktion und Dateninterpretation. Ziel des Studiums ist die Befähigung des Absolventen zu praktischen, konzeptionellen, wissenschaftlichen und wirtschaftlichen Tätigkeiten im Bereich Data Science.

Im 1. Semester werden die Grundlagen für Data Science in den Bereichen Business Intelligence, Data Warehouse, Data Mining sowie Programmiergrundlagen vermittelt. Aufbauend auf diesen Grundlagen werden im 2. bis 5. Semester die Kenntnisse mittels Modulen in den Bereichen Big Data, Machine Learning, Text- und Web Mining, Decision Support, Compliance, Business Process sowie Advanced Statistics vertieft.

Im 4. Semester wird ein zweiwöchiges Kompaktseminar durchgeführt, in welchem die Studierenden mit Unterstützung von Fachexperten aus der Industrie und Behörden Werkzeuge und Methoden der Datenanalyse kennenlernen. Darüber hinaus beginnen die Studierenden eine praktische Seminararbeit, die optimalerweise in Zusammenarbeit mit einem Unternehmen in der Anwendungsbranche erfolgt.

Mit der Masterthesis zeigen die Teilnehmer am Ende des Studiums, dass sie die Fähigkeiten besitzen, Theorie und Technik mit Reflexion auf die eigene berufliche Qualifizierung wissenschaftlich umzusetzen.

2 Modulübersicht & Studienplan

Die nachfolgende Abbildung zeigt die Verteilung der Module und ECTS-Punkte im Semesterverlauf:

	Fach- semester	Business Information	Data Ar	Data Analytics			
Vertiefungs-	6		Master-Thesis (25 ECTS) ເ Modul 6010	and Verteidigung (5 ECTS) 00, 30 ECTS			
studium	5	Data Privacy & Data Compliance Modul 50400, 5 ECTS	Semantic Web Technologies Modul 50300, 5 ECTS	Web Mining Modul 50200, 5 ECTS	Advanced Statistics Modul 50100, 5 ECTS		
Praxisstudium	4		Summer School I	Modul 40100, 2,5 ECTS			
TTANISSCUUTUTT	4		Practical Work (Seminarar	beit) Modul 40200, 7,5 ECTS			
Vertiefungs-	3	Business Process & Big Data Use Cases Modul 30400, 5 ECTS	Text Mining Modul 30300, 5 ECTS	Advanced Machine Learning Modul 30200, 5 ECTS	Big Data Modul 30100, 5 ECTS		
studium	2	Decision Support Modul 20400, 5 ECTS	Machine Learning Modul 20300, 5 ECTS	Web Data Integration Modul 20200, 5 ECTS	Databases Modul 20100, 5 ECTS		
Grundlagen- studium	1	Business Intelligence & Warehouses Modul 10400, 5 ECTS	Data Mining Modul 10300, 5 ECTS	Mathematical Foundations for Data Science Modul 10200, 5 ECTS	Programming for Data Science Modul 10100, 5 ECTS		

Die Module einer thematischen Säule bauen inhaltlich auf einander auf. Die Teilnehmer werden kontinuierlich an schwierigere und komplexere Themen der Data Science herangeführt.

3 Studiengangs-Kompetenzmatrix

Kompetenzen	Fachk	ompete	enz		
	Wisser		Fertigkeiten		
Ausprägung	Tiefe	Breite	Instrumentelle Fertigkeiten	systemische Fertigkeiten	Beurteilungs- fähigkeit
Programming for Data Science		х	x	x	
Mathematical Foundations for Data Science	х			x	
Data Mining	х		x	x	х
Business Intelligence & Warehouse		х	x	x	
<u>Databases</u>	х		х	x	
WebData Integration	х		x	x	
Machine Learning	х		x	x	
<u>Decision Support</u>	х	х			х
Big Data	х		x	x	
Advanced Machine Learning	х		x	x	
Text Mining	х		x	x	
Business Process and Big Data Use Cases		х			x
Summer School		х			x
Seminararbeit	х		х	х	
Advanced Statistics	х		х	х	
Web Mining	х		x	x	
Semantic Web Technologies	х		х	х	
<u>Data Privacy & Data Compliance</u>		х			х
<u>Master Thesis</u>	х		х	х	

Kompetenzen	Personale	Kompetenz				
	Sozialkompe			Selbständigkeit		
Ausprägung	Team- /Führungs- fähigkeit	Mitgestaltung	Kommunikation	Eigenständigkeit/ Verantwortung	Reflexivität	Lernkompetenz
<u>Programming for Data Science</u>						
Mathematical Foundations for Data Science						
Data Mining						
Business Intelligence & Warehouse						
<u>Databases</u>						
WebData Integration						
Machine Learning						
<u>Decision Support</u>						
Big Data						
Advanced Machine Learning						
Text Mining						
Business Process and Big Data Use Cases	х	х	Х			
Summer School	х	х	Х			
Seminararbeit				х	х	x
Advanced Statistics						
Web Mining						
Semantic Web Technologies						
<u>Data Privacy & Data Compliance</u>	х	х	х			
Master Thesis				х	х	х

4 Qualifikationsziel-Modul-Matrix

	Qualifikationsziel (QuZ) Modulbezeichnuna	Summe der	Konzeptentwicklun	DS Problemstellungen erkennen, analysieren und lösen	Forschung und Entwicklung im DS Umfeld
Modul-Nr.	Programming for Data Science				
10100		5	1	2	2
10200	Mathematical Foundations for Data Science	5	1	2	2
10300	Data Mining	5	1	2	2
10400	Business Intelligence & Warehouse	5	2	2	1
20100	Databases	5	1	2	2
20200	WebData Integration	5	1	2	2
20300	Machine Learning	5	1	2	2
20400	Decision Support	5	1	2	2
30100	Big Data	5	1	2	2
30200	Advanced Machine Learning	5	1	2	2
30300	Text Mining	5	1	2	2
30400	Business Process and Big Data Use Cases	5	2	2	1

40100	Summer School	5	2	2	1
40200	Seminararbeit	5	2	2	1
50100	Advanced Statistics	5	1	2	2
50200	Web Mining	5	1	2	2
50300	Semantic Web Technologies	5	1	2	2
50400	Data Privacy & Data Compliance	5	2	2	1
60100	Master Thesis	5	2	2	1

5 Modulbeschreibungen

10100 Programming for Data Science

МОС	iut: Programi	ning for Data S	Science							
101	00	Workload	Modulart	St	tudiensemeste	r	Dauer		Н	äufigkeit
		150 h	Р	1			1 Sem	ester	W	S
1	Lehrveran	staltung(en)		<u> </u>	Sprache		isenz-	Selbst-	<u> </u>	Credits
	Onlinevorle Fernstudie	_	enzwochenende,		Deutsch/ Englisch	zei : 20h		studiun 130h	1	(ECTS) 5
2	Lernergeb	nisse (learnin	g outcomes), Ko	mr	etenzen:					
	Kompetenz Die Studiere	Wissen	r Lage in R und Pyt			laten	orientier	t zu progra	amr	mieren un
	Die Studier		n den Stoff prakti umentelle Fertigk		•	mier	sprache	R und Py	thc	on für
	Sozialkomp Die Studier		n statistische Sac	hve	rhalte anderen	verm	nitteln. [Kommuni	kat	ion, 6]
		enden könner	n selbstständig Ar enständigkeit/Ve	-		Prog	grammie	ersprache	n R	und
3	Strings und Funktiona Grundlage Grundpag Grundlage	l Dictionaries. ale Programmi en Numpy gen Pandas, Da en R: Vektorisi	nleifen, Variablen erung mit Pythor eta Frames erte Operationen ierung in Python	ո։ M	lap, Filter, Redu ektoren, Listen, l	ce, L Matr	ist-Com izen, Da	prehensio ta Frames	ons	, Tupel,
	Empfohlene	 e Literaturang	aben:							
	Verlag. • McKinney IPython. O' • Wollschlä Lehrbuch).	, W. (2012). Py Reilly Media, I ger, D. (2013). Springer-Verla	R Kompakt: Der S	alys Sch	is: Data Wrangli nelle Einstieg in	ng w	rith Pand Datenar	das, Num nalyse (Sp	Py,	and ger-

4	Teilnahmevoraussetzungen:
	keine
5	Prüfungsformen:
	Klausur K60
6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Häberlein
	Dozenten: Prof. Dr. Häberlein

10200 Mathematical Foundation for Data Science

Мос	dul : Mathema	tical Foundati	on for Data Scier	nce						
102	00	Workload	Modulart	St	udiensemeste	r	Dauei	ſ	Н	äufigkeit
		150 h	Р	1			1 Sem	ester	W	S
1	Lehrveranstaltung(en) Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende, Fernstudien			,	Sprache Deutsch/ Englisch	Prä zeit 20h		Selbst- studiun 130h	n	Credits (ECTS)
2	Kompetenz Die Studiere erworben ur nachfolgenc Kompetenz Nicht releva Sozialkomp Nicht relev Selbstständ Die Studier	enden haben sic nd sind in der La den Veranstaltu r Fertigkeiten nt Detenz ant	th Anwendungsnahage dieses Wissen rangen darauf aufzul	mit H	Vissen in Stochas Hilfe der Program en. [Wissen, 7]	nmiers	sprache	R anzuwer	nder	
3	Unabhängi • Maßzahle	gkeit, Zufallsv n (Erwartungs	nastik (Ereignis, V variablen) swert, Varianz, Me natorik: Urnenmo	edia	n, usw.)	Be-d	ingte W	/ahrscheir	nlicl	nkeit,

- Verteilungen, Dichtefunktionen, Zentraler Grenzwertsatz
- Induktive Statistik, Likelihood, Regression,
- Bayessche Statistik
- Entropie, Entscheidungsbäume, Huffman-Codes

Empfohlene Literaturangaben:

- James, G., Witten, D., Hastie, T., Tibshirani, R. (2013). An Introduction to Statistical Learning: with Applications in R (Springer Texts in Statistics). Springer-Verlag.
- Lavine, M. (2007). Introduction to Statistical Thought. (online avail-able as pdf)
- Kerns, G. J. (2011). Introduction to Probability and Statistics Using R. (online available as pdf).

4 Teilnahmevoraussetzungen:

Grundlegendes Mathematisches Verständnis in Analysis (Ableitungen, Integration, Gleichungsumformung, usw).

5 **Prüfungsformen**:

Klausur K60

6 Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:

Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben.

8 *Modulverantwortliche(r):*

Prof. Dr. Häberlein

Dozenten: Prof. Dr. Häberlein

10300 Data Mining

1030	0	Workload	Modulart	Studiensemeste	r	Dauer		Hä	äufigkeit
		150 h	Р	1 Semester		WS			
1	Lehrverans	staltung(en)		Sprache		senz-	Selbst-		Credits
	Onlinevorle	sungen, Präse	enzwochenende,	Deutsch/	zeit	•	studium	n	(ECTS)
	Fernstudier	า		Englisch	20h		130h		5
	Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen: Kompetenz Wissen Students will acquire fundamental knowledge of the techniques, opportunities and applications of data mining. Successful participants will be able to identify opportunities for applying data mining in an enterprise environment, select and apply appropriate techniques, and interpret the results. [Wissen, 7]								
	Students wil mining. Succ	l acquire funda cessful participa	ants will be able to	identify opportunitie	es for	applying	g data mini	ing i	in an
	Students wil mining. Succ enterprise er Kompetenz	l acquire funda cessful participa nvironment, sel Fertigkeiten	ect and apply appro	identify opportunition	es for and ir	applying	data mini the results	ing i s. <i>[V</i>	in an <i>Wissen, 7]</i>
	Students wil mining. Succ enterprise er Kompetenz Students lea	l acquire funda cessful participa nvironment, sel Fertigkeiten	ants will be able to it ect and apply approsessions and apply approsessions and apply approsessions and appropriately appropriat	identify opportunitie	es for and ir	applying	data mini the results	ing i s. <i>[V</i>	in an <i>Wissen, 7]</i>

Gruppen anzufertigen.

Prof. Dr. Bizer

8

Modulverantwortliche(r):

Dozenten: Prof. Dr. Bizer

Students learn to work as a team in order to solve a data mining project (case study). [Team-/Führungsfähigkeit, 7] Selbstständigkeit Die Studierenden erarbeiten sich den Inhalt selbständig anhand von Studienbriefen. In einer Projektarbeit während des Präsenzwochenendes lernen die Studierenden in kleineren Teams selbständig zu arbeiten. 7] 3 Inhalte: The course provides an introduction to advanced data analysis techniques as a basis for analyzing business data and providing input for decision support systems. The course covers the following topics: • Goals and Principles of Data Mining • The Data Mining Process (Data Representation and Preprocessing) • Clustering (k-Means Clustering, Hierarchical Clustering, Density-based Clustering, Proximity Measures) • Classification (k-Nearest-Neighbors, Naïve Bayes, Decision Trees, Rule Induction, Support Vector Machines, Neural Networks, Model Evaluation, The Overfitting Problem, Parameter Optimization) Association Analysis (Frequent Itemset Generation, Rule Generation, Interestingness Measures, Sequential Patterns) Empfohlene Literaturangaben: .• Tan, P.-N., Steinback, M., Kumar, V. (2019). Introduction to Data Mining (2nd Edition). John Wiley & Sons Teilnahmevoraussetzungen: Keine Prüfungsformen: Klausur K60 Projektarbeit Pj Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten: Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in

10400 Business Intelligence & Warehouse

10400		Workload	Modulart	St	tudiensemester	Daue	r	Häufigkeit		
		150 h	Р	1		1 Sen	nester	WS		
1	Lehrveran	staltung(en)			Sprache	Präsenz-	Selbst-	Credits		
	Onlinevorle Fernstudie	_	enzwochenend	e,	Deutsch/ Englisch	zeit 20h	studiun 130h	(ECTS)		
2	Lernergeb	nisse (learnir	ig outcomes), l	Komp	etenzen:					
	Kompetenz									
					ufbau von Data \ ualisierung vertı		-	und sind mi		
	Kompetenz	Fertigkeiten								
	Die Studier	enden sind in	der Lage, die K	onzep	ote des Data War	ehousing i	n realen			
		•	•	•	erativ umzusetze ntelle Fertigkeite		nen Kennz	ahlen mittels		
	Sozialkomp	oetenz								
			iten gemeinsan	ı Lösı	ungsansätze zu v	orgegeber	ien Frages	tellungen		
	[Mitgestaltung, 7]									
		Selbstständigkeit								
	Selbstständ	aigkeit								
	Konzeption	n und Aufbau v			assung, Aufbere en kritisch diskut	•	-	n Kennzahle		
3	Konzeption	n und Aufbau v			•	•	-	n Kennzahle		
3	Konzeption wird in Bez	n und Aufbau v aug auf die jew	eiligen Anforde	runge	•	tiert. [Refle	-	n Kennzahle		
3	Konzeption wird in Bez Inhalte: Abgrenzun Data Warel	n und Aufbau v zug auf die jew g dispositive v house Architel	eiligen Anforde rs. operative Da kturen	runge tenbe	en kritisch diskut	ciert. <i>[Refle</i>	-	n Kennzahle		
3	Konzeption wird in Bez Inhalte: Abgrenzun Data Warel ETL-Prozes	g dispositive values (Datenqua	eiligen Anforde rs. operative Da kturen lität, Datenbere	runge tenbe	en kritisch diskut estände (OLTP / G	Ciert. [Reflee	exivität, 7]			
3	Konzeption wird in Bez Inhalte: Abgrenzun Data Warel ETL-Prozes Logische u	n und Aufbau v zug auf die jew g dispositive v house Architel sse (Datenqua nd semantisch	eiligen Anforde rs. operative Da kturen lität, Datenbere ne Datenmodell	tenbe inigu e für	en kritisch diskut estände (OLTP / e ng, Transformat Data Warehouse	Ciert. [Reflee	exivität, 7]			
3	Konzeption wird in Bez Inhalte: Abgrenzun Data Warel ETL-Prozes Logische ui Implement	g dispositive values (Datenqua nd semantische ung von Daternung von Date	eiligen Anforde rs. operative Da kturen lität, Datenbere ne Datenmodell ta Warehouses	runge tenbe inigu e für (MOL	en kritisch diskut estände (OLTP / c ng, Transformat Data Warehouse	OLAP) ion, etc.	oxivität, 7]	chema,)		
3	Inhalte: Abgrenzun Data Warel ETL-Prozes Logische ui Implement spezielle As	g dispositive vectors (Datenqua nd Semantische Lierung von Dasspekte im Zus	eiligen Anforde rs. operative Da kturen lität, Datenbere ne Datenmodell ta Warehouses	tenbe inigu e für (MOL	en kritisch diskut estände (OLTP / 0 ng, Transformat Data Warehouse AP, ROLAP,)	OLAP) ion, etc.	oxivität, 7]	chema,)		
3	Inhalte: Abgrenzun Data Warel ETL-Prozes Logische ui Implement spezielle As Date Warel	g dispositive values auf die jewen dispositive van dispositive	eiligen Anforde rs. operative Da kturen lität, Datenbere ne Datenmodell ta Warehouses ammenhang mi	tenbe inigu e für (MOL it Dat en)	en kritisch diskut estände (OLTP / 0 ng, Transformat Data Warehouse AP, ROLAP,)	OLAP) ion, etc. s (Star-/Sn	oxivität, 7]	chema,)		
3	Inhalte: Abgrenzun Data Warel ETL-Prozes Logische ui Implement spezielle As Date Warel Aufbau ein	g dispositive values auf die jewen dispositive van dispositive	eiligen Anforde rs. operative Da kturen lität, Datenbere ne Datenmodell ta Warehouses ammenhang mi e (agiles Vorgeh nousing Prozess	tenbe inigu e für (MOL it Dat en)	en kritisch diskut estände (OLTP / e ng, Transformat Data Warehouse AP, ROLAP,) a Warehouses (s	OLAP) ion, etc. s (Star-/Sn	oxivität, 7]	chema,)		
3	Konzeption wird in Bez wird in Bez Inhalte: Abgrenzun Data Warel ETL-Prozes Logische ui Implement spezielle As Date Warel Aufbau ein Visualisieru Konzeption	g dispositive value auf die jewen gewispositive van dispositive van dispositiv	eiligen Anforde vs. operative Da kturen lität, Datenbere ne Datenmodell ta Warehouses ammenhang mi e (agiles Vorgeh nousing Prozess	tenbe inigu e für (MOL it Dat en) es mi	en kritisch diskut estände (OLTP / e ng, Transformat Data Warehouse AP, ROLAP,) a Warehouses (s	OLAP) ion, etc. s (Star-/Sn lowly chan	owflake-S ging dime	chema,) nsions,)		

Empfohlene Literaturangaben:

Empfohlene Literaturangaben

4	Teilnahmevoraussetzungen:
	Keine
5	Prüfungsformen:
	Klausur K60
	Projektarbeit Pj
6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in Gruppen anzufertigen.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Nemirovskij, Prof. Dr. Bernd Stauß Dozenten: Prof. Dr. Nemirovskij, Prof. Dr. Bernd Stauß

20100 Databases

20100 Workload		Workload	Modulart	Studiensemest	tudiensemester		•	Häufigkeit		
		150 h	Р	2				SS		
l	Lehrveranstaltung(en) Onlinevorlesungen, Präse Fernstudien		enzwochenende,	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	Prä zeit 20h		Selbst- studium	1	Credits (ECTS)	
2			g outcomes), Ko	Englisch empetenzen:	201		13011		<u> </u>	
	-	steme und Tech	•	lele Datenverarbeit mengebiet von Big	_	Wissen,	7]			
	Lernergebni Die Studiere - sind in der Themengeb die gezielte	Lage die Proble piet Databases :	em- und Aufgabens zu erkennen, diese, peschreiben, Lösun	tellungen mit Bezu; , basierend auf eige gsansätze zu entwi	nem W	lissen un				

	Nicht relevant 7]
	Selbstständigkeit
	Die Studierenden erarbeiten sich den Inhalt selbständig anhand von Studienbriefen.
	[Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]
3	Inhalte:
	Datenbankentwurf
	Entity-Relationship-Modell
	Normalformen und Funktionale Abhängigkeiten
	Das relationale Modell
	SQL, Windows Functions
	Constraints
	Transaktionen, Stored Procedures, Trigger
	Indizes Relationale Algebra
	Python- und Javazugriff auf Datenbanken
	Empfohlene Literaturangaben:
	Alfons Kemper, Andre Eickler: Datenbanksysteme, De Gruyter Studium, 2015
4	Teilnahmevoraussetzungen:
	keine
5	Prüfungsformen:
	Klausur K60
6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Eppler
	Dozenten: Prof. Dr. Eppler

20200 WebData Integration

20200		Workload Modulart		Studiensemes	Studiensemester		Dauer	
		150 h	P	2		1 Sem	ester	SS
1	Lehrverans	staltung(en)		Sprache	Prä	Präsenz- So		Credi
	Onlinevorle	Deutsch/	zei	t	studiun	ı (ECTS		
	Fernstudier	Englisch	20h		130h	5		

Kompetenz Wissen

Students will be able select and apply appropriate techniques for integrating and cleansing enterprise as well as Web data. Participants will acquire knowledge of the data integration process as well as the techniques that are used in each phase of the process. [Wissen, 7]

Kompetenz Fertigkeiten

Students learn to apply data integration techniques in business scenarios [Instrumentelle Fertigkeiten, 7]

Sozialkompetenz

Students learn to work as a team in ordert o suceed in a data integration project (case study) [Team-/Führungsfähigkeit, 7]

Selbstständigkeit

Nicht relevant

3 Inhalte:

- Heterogeneity and Distributedness
- The Data Integration Process
- Web Data Formats
- Schema Mapping and Data Translation
- Identity Resolution
- Data Quality Assessment
- Data Fusion

Empfohlene Literaturangaben:

AnHai Doan, Alon Halevy, Zachary Ives: Principles of Data Integration. Morgan Kaufmann, 2012. Luna Dong, Divesh Srivastava: Big Data Integration. Morgan & Claypool, 2015.

4 Teilnahmevoraussetzungen:

Keine

5 **Prüfungsformen**:

Klausur K60

Projektarbeit Pj

6 Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:

Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in Gruppen anzufertigen.

8 *Modulverantwortliche(r):*

Prof. Dr. Bizer

Dozenten: Prof. Dr. Bizer

20300 Machine Learning

Modul: Machine Learning

20300 Workload		Modulart	t Studiensemester			Dauer			Häufigkeit	
150 h P		Р	2			1 Semester		SS		
Lehrverans		Sprache	_		Selbst-		Credits			
Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende,				Deutsch/	zei	t	studium	1	(ECTS)	
Fernstudier	า			Englisch	20h	1	130h		5	
	Lehrverans Onlinevorle	150 h Lehrveranstaltung(en)	150 h P Lehrveranstaltung(en) Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende,	150 h P 2 Lehrveranstaltung(en) Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende,	150 h P 2 Lehrveranstaltung(en) Sprache Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende, Deutsch/	Lehrveranstaltung(en) Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende, Deutsch/	Lehrveranstaltung(en) Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende, Deutsch/ 1 Seme	150 h P 2 1 Semester Lehrveranstaltung(en) Sprache Präsenz- Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende, Deutsch/ Deutsch/	150 h P 2 1 Semester SS Lehrveranstaltung(en) Sprache Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende, Deutsch/ Deutsch/	

2 Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen:

Kompetenz Wissen

Die Studierenden

- kennen Grundbegriffe des Maschinellen Lernens
- kennen Verfahren und Techniken für das Maschinelle Lernen
- kennen die Aufgabenstellungen aus dem Themengebiet von Maschinellem Lernen [Wissen, 7]

Kompetenz Fertigkeiten

Lernergebnisse (Kompetenzen) bei:

Die Studierenden

- sind in der Lage die Problem- und Aufgabenstellungen mit Bezug auf das Themengebiet Machine Learning zu erkennen, diese, basierend auf eigenem Wissen und durch die gezielte Recherche zu beschreiben, Lösungsansätze zu entwickeln und diese allein oder im Team umzusetzen.
- sind in der Lage, eine anwendungsbezogene Evaluation von Verfahren und Methoden des Maschinellen Lernens sowie von den diese Verfahren implementierenden Systemen auszuführen, und darauf basierend eine zielgerechte Auswahl zu treffen.
- sind in der Lage wissenschaftliche Beiträge im Themenbereich Machine Learning eigenständig zu lesen und qualitative Vergleiche der gelesenen Beiträge systematisch zu präsentieren. [Instrumentelle Fertigkeiten, 7]

Sozialkompetenz

Die Studierenden können im Rahmen einer eigenständigen Arbeit neue Ansätze für eine Problemstellung im Bereich Machine Learning entwickeln und diese im Team umsetzen [Team-/Führungsfähigkeit, 7]

Selbstständigkeit

Die Studierenden sind in der Lage komplexe Aufgaben im Bereich Maschinelles Lernen verantwortungsvoll zu erfüllen, realistische Ziele zu definieren und diese konsequent zu verfolgen. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]

3 Inhalte:

- Einführung und Grundbegriffe des Maschinellen Lernens
- Lineare Modelle für Regression
- Lineare Modelle für Klassifikation
- Neuronale Netze und Backpropagation
- Reinforcement Learning
- Unüberwachte Lernverfahren
- Implementierung/Anwendung ausgewählter Methoden mit Python, Numpy, Pandas, Scikit-learn

Empfohlene Literaturangaben:

	• Bishop, C. (2006). Pattern Recognition and Machine Learning. Springer.
	• Raschka, S. (2016). Python Machine Learning. Packt Publishing.
	• McKinney, W. (2013). Python for Data Analysis. O'Reilly.
4	Teilnahmevoraussetzungen:
	Keine
5	Prüfungsformen:
	Klausur K60
6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in
	Gruppen anzufertigen.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Andreas Knoblauch
	Dozent. Prof. Dr. Andras Knoblauch

20400 Decision Support

Mod	lul : Decision	Support										
204	00	Workload	Modulart	S	tudiensemeste	Dauer		Häufigkeit				
		150 h	Р	2		2			SS			
1	Lehrveran	staltung(en)	l	1	Sprache	Prä	isenz-	Selbst-	Credits			
	Onlinevorle	esungen. Präs	enzwochenende,		Deutsch/	zei	t	studium	n (ECTS)			
	Fernstudien				Englisch	20h		130h	5			
2	Lernergeb	nisse (learnin	g outcomes), Ko	m	petenzen:							
	Kompetenz	z Wissen										
	Students will acquire basic knowledge of the techniques, opportunities and applications of decision theory. Successful participants will be able to identify opportunities for decision support in an enterprise environment, select and apply appropriate techniques, and interpret the results. [Wissen, 7]											
									<i>J</i>			
	Nicht releva	z Fertigkeiten										
	•	Sozialkompetenz Nicht relevant 7										
			iten sich den Inha	 .l+ c	 · albständiα anh:	and v	on Stu					
		digkeit/Verant		111.3	etbstaridig armi	and v	on stat	dienbriele				
3	Inhalte:											
	The Module	e is based on t	he Textbook: Arti	fici	al Intelligence: <i>I</i>	4 Мо	dern Ap	proach by	/ Stuart			
		ū	and will cover the	e fo	llowing chapter	s:						
	• Intelligen	t Agents ecision Making	.									
	1 - Logical De		, 									

 Quantifying Uncertainty • Probabilistic Reasoning • Making Simple Decisions • Game Theory and Mechanism Design Empfohlene Literaturangaben: • Russell, S., Norvig, P. (2016). Artificial Intelligence: A Modern Ap-proach (Third Global Edition). Prentice Hall. Teilnahmevoraussetzungen: Keine 5 Prüfungsformen: Klausur K60 Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten: 6 Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in Gruppen anzufertigen. *Modulverantwortliche(r):* Prof. Dr. Stuckenschmidt Dozenten: Prof. Dr. Stuckenschmidt

30100 Big Data

Mod	l ul : Big Data									
301	00	Workload	Modulart	St	tudiensemeste	r	Dauer		Hä	iufigkeit
		150 h	Р	3			1 Sem	ester	WS	S
1		•	enzwochenende,		Sprache Deutsch/ Englisch	Prä zei	-	Selbst- studiun	1	Credits (ECTS)
2	Kompetenz Die Studiere	<i>Wissen</i> nden	g outcomes), Ko niken für die paral			ng				
	Kompetenz Lernergebnis Die Studierer - sind in der I Themengeb	Fertigkeiten sse (Kompetenz nden Lage die Proble siet Big Data zu	m- und Aufgabens erkennen, diese, b eschreiben, Lösun	tell:	ungen mit Bezug erend auf eigener	auf d	as sen und	durch		

- sind in der Lage, eine anwendungsbezogene Evaluation von Daten, –Zugriffs- und Verwaltungstechniken sowie von den diese Techniken implementierenden Systemen auszuführen, und darauf basierend eine zielgerechte Auswahl zu treffen.
- sind in der Lage wissenschaftliche Beiträge im Themenbereich Big Data eigenständig zu lesen und qualitative Vergleiche der gelesenen Beiträge systematisch zu präsentieren. [Instrumentelle Fertiqkeiten, 7]

Sozialkompetenz

Die Studierenden können im Rahmen einer eigenständigen Arbeit neue Ansätze für einen Big Data Prozess mit komplexer Aufgabenstellung entwickeln [Team-/Führungsfähigkeit, 7]

Selbstständigkeit

Die Studierenden erarbeiten sich den Inhalt selbständig anhand von Studienbriefen. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]

3 Inhalte:

Vorlesung:

- Überblick zu NO-SQL-Datenbanken
- Überblick zu Graphendatenbanken
- Architekturen für verteiltes und paralleles Datenmanagement und Datenverteilung
- Verteilte Anfragebearbeitung
- Clustering, Map Reduce, YARN, Tez
- Verteilte Datenbanken
 - Vertikale/horizontale Fragmentierung
 - Fragmentierungstransparenz
 - Transaktionskontrolle
- Frameworks für Skalierung und Parallelisierung der Datenzugriffe am Beispiel von Apache Hadoop, Spark und verteilten RDBMS

Praktikum:

Arbeiten mit Apache Hadoop, Spark Clustern, IBM Cloud, Azure, IBM Data Warehouse Arbeiten mit MongoDB, Apache Cassandra, Neo4J Arbeiten mit Injectiontools wie Apache Nifi, Talend, IBM NodeRed

Empfohlene Literaturangaben:

Ramon Wartala: Hadoop: Zuverlässige, verteilte und skalierbare Big-Data-Anwendungen, Open Source Press

Edward Capriolo, Dean Wampler, Jason Rutherglen: Programming Hive, O'Reilly

Tom White: Hadoop. The definitive Guide, O' Reilly Tobias Trelle: MongoDB, Der praktische Einstieg

Edward Capriolo, et. al: Programming Hive Erhard Rahm, et. al: Verteiltes und Paralleles

Datenmanagement

4 Teilnahmevoraussetzungen:

Kenntnisse von relationalen Datenbanken

5 **Prüfungsformen**:

Klausur K 60

6 Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:

	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in Gruppen anzufertigen.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Eppler Dozenten: Prof. Dr. Eppler

30200 Advanced Machine Learning

30200		Workload Modulart		Studiensemest	Dauer		Häufigkeit	
		150 h	Р	3		1 Sem	ester	WS
1	Lehrveran	Sprache	Prä	senz-	Selbst-	Credits		
	Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende, Fernstudien			Deutsch/	zeit		studium	(ECTS)
				Englisch	20h	1	130h	5

2 Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen:

Kompetenz Wissen

Die Studierenden

- kennen wesentliche Begriffe des Maschinellen Lernens
- kennen fortgeschrittene Verfahren und Techniken für das Maschinelle Lernen
- kennen fortgeschrittene Aufgabenstellungen aus dem Themengebiet von Maschinellem Lernen Diese Vorlesungen vermitteln einen systematischen vereinheitlichenden Überblick über Methoden des maschinellen Lernens und deren Anwendungsmöglichkeiten. Nach Abschluss dieses Moduls soll der/die Studierende die wichtigsten Methoden kennen und verstehen, sowie in der Lage sein je nach Problemstellung geeignete Verfahren des Maschinellen Lernens auszuwählen, anzuwenden und zu evaluieren. [Wissen, 7]

Kompetenz Fertigkeiten

Lernergebnisse (Kompetenzen) bei:

Die Studierenden

- sind in der Lage fortgeschrittene Problem- und Aufgabenstellungen mit Bezug auf das Themengebiet Machine Learning zu erkennen, diese, basierend auf eigenem Wissen und durch die gezielte Recherche zu beschreiben, Lösungsansätze zu entwickeln und diese allein oder im Team umzusetzen.
- sind in der Lage, eine anwendungsbezogene Evaluation von fortgeschrittenen Verfahren und Methoden des Maschinellen Lernens sowie von den diese Verfahren implementierenden Systemen auszuführen, und darauf basierend eine zielgerechte Auswahl zu treffen.
- sind in der Lage wissenschaftliche Beiträge im Themenbereich Machine Learning eigenständig zu lesen und qualitative Vergleiche der gelesenen Beiträge systematisch zu präsentieren. [Instrumentelle Fertigkeiten, 7]

Sozialkompetenz

Die Studierenden können im Rahmen einer eigenständigen Arbeit neue Ansätze für eine Problemstellung im Bereich Machine Learning entwickeln und diese im Team umsetzen [Team-/Führungsfähigkeit, 7]

Selbstständigkeit

Die Studierenden sind in der Lage komplexe Aufgaben im Bereich Maschinelles Lernen verantwortungsvoll zu erfüllen, realistische Ziele zu definieren und diese konsequent zu verfolgen. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]

3 Inhalte:

Aufbauend auf den Vorlesungen "Data Mining" und "Decision Support" vermittelt diese Vorlesung einen fundierten Überblick über Methoden des maschinellen Lernens und deren Anwendungen:

- Einfache lineare Modelle für Regression und Klassifikation
- Neuronale Netzwerke
- Kernel-Methoden & Support Vector Machines
- Graphical Probabilistic Models
- Kombination von Modellen
- Lernen von Verhaltensmodellen
- Implementierung/Anwendung ausgewählter Methoden mit Python, Numpy, Pandas, Scikitlearn
- Convolutional Neural Networks und Deep Learning
- Recurrent Neural Networks und LSTM
- Kernel Methoden und Support Vector Machines
- Graphical Probabilistic Models
- Lernen Probabilistischer Modelle und Expectation Maximization
- Modellkombination
- Lernen von Verhaltensmodelle
- Implementierung/Anwendung ausgewählter Methoden mit Python, Numpy, Scikit-learn, Tensorflow, Keras

Empfohlene Literaturangaben:

- -Bishop, C. (2006). Pattern Recognition and Machine Learning. Springer.
- I.Goodfellow, Y.Bengio, A.Courville: Deep Learning. MIT Press, 2016.
- F.Chollet: Deep Learning mit Python und Keras. MITP, 2018.
- Raschka, S. (2016). Python Machine Learning. Packt Publishing.
- McKinney, W. (2013). Python for Data Analysis. O'Reilly.

4 Teilnahmevoraussetzungen:

Keine

5 **Prüfungsformen**:

Klausur K60

6 Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:

Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben.

8 *Modulverantwortliche(r):*

Prof. Dr. Knoblauch

Dozenten: Prof. Dr. Knoblauch

30300 Text Mining

	00	Workload	Modulart	St	tudiensemeste	r	Dauer		Häufigkeit			
		150 h	P	3			1 Sem	ester	WS			
<u> </u>	Lohrvoran	staltung(en)			Sprache	Drä	senz-	Selbst-	Credits			
L					-	zeit		studium				
	Onlinevorle Fernstudie	_	enzwochenende,		Deutsch/ Englisch	20h	130h		5			
	Lernergeb	nisse (learnin	g outcomes), Ko	omp	l petenzen:							
	Kompetenz	Wissen										
	Processing,	as well as being	be able to underst gable to select, app l and application-c	oly a	and evaluate the i	most a	ppropri	•	•			
	Kompetenz	Fertigkeiten										
	Nicht releva	Nicht relevant										
	Sozialkomp	etenz										
	Nicht releva	ant <i>7]</i>										
		enden erarbe digkeit/Verant	ten sich den Inha wortung, 7]	alt s	elbständig anha	and v	on Stuc	lienbriefer	า.			
3	Inhalte:											
	Given the boon micro-bever-increan natural lan introduction include a co	reakneck speologging and or sing need for guage questic n to principle	ques to automation ed at which peop ther collaborative systems that autons, translate text	le p e W oma t, ar	oroduce and core b platforms like atically underst	nsume e wik and h	e textua is, forui uman l	ll content ms, etc. – t anguage, a	online – e.g. here is an			
		•	s and methods of duction to all ma hine Translation	jor :		P (syn	ıtax, se	NLP). Cove	olete ered topics			
	Empfohlen	•	duction to all ma hine Translation	jor :	sub-fields of NL	P (syn	ıtax, se	NLP). Cove	olete ered topics			
	Jurafsky,Language FHall.Manning,	ions (e.g., Mace e <i>Literaturang</i> D., Martin, J. F Processing, Sp	duction to all ma hine Translation	jor s , Inf and on, a	sub-fields of NLi formation Extra d Language Prod and Computatio	P (synction) ction) cessin nal Li	g: An Ir	NLP). Covernantics, e	olete ered topics tc.), as well n to Natura .). Prentice-			
1	 Jurafsky, Language F Hall. Manning, Press. Cam 	ions (e.g., Mace Literaturange D., Martin, J. Horocessing, Sp	duction to all mathine Translation aben: I. (2009). Speech eech Recog-nition.	jor s , Inf and on, a	sub-fields of NLi formation Extra d Language Prod and Computatio	P (synction) ction) cessin nal Li	g: An Ir	NLP). Covernantics, e	olete ered topics tc.), as well n to Natura .). Prentice-			
1	 Jurafsky, Language F Hall. Manning, Press. Cam Teilnahme	ions (e.g., Mac e <i>Literaturang</i> D., Martin, J. H Processing, Sp C., Schütze, H bridge, MA.	duction to all manchine Translation aben: I. (2009). Speech eech Recog-nition. I. (1999). Foundate.	jor s , Inf and on, a	sub-fields of NLi formation Extra d Language Prod and Computatio	P (synction) ction) cessin nal Li	g: An Ir	NLP). Covernantics, e	olete ered topics tc.), as well n to Natura .). Prentice-			
1	 Jurafsky, Language F Hall. Manning, Press. Cam Teilnahme	ions (e.g., Mace Literaturange D., Martin, J. Horocessing, Sp C., Schütze, Horidge, MA.	duction to all manchine Translation aben: I. (2009). Speech eech Recog-nition. I. (1999). Foundate.	jor s , Inf and on, a	sub-fields of NLi formation Extra d Language Prod and Computatio	P (synction) ction) cessin nal Li	g: An Ir	NLP). Covernantics, e	olete ered topics tc.), as well n to Natura .). Prentice-			

6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in Gruppen anzufertigen.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Ponzetto Dozenten: Prof. Dr. Ponzetto, Prof. Dr. Glavaš

30400 Business Process and Big Data Use Cases

3040	00	Workload	rkload Modulart		Studiensemester				Hä	Häufigkeit	
		150 h	Р	3			1 Sem	ester	WS	S	
1	Lehrveranstaltung(en)				Sprache	Präsenz-		Selbst-	1	Credits	
	Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende, Fernstudien				Deutsch/	zeit	t	studium	า	(ECTS)	
					Englisch	20h	l	130h		5	

2 Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen:

Kompetenz Wissen

In diesem Modul lernen die Studierenden den Anwendungsbezug von Big Data Analytics in der unternehmerischen Praxis. Das Modul wie Unternehmen mit Big Data Lösungen messbare Beiträge für die Wertschöpfung leisten. Hierzu lernen die Studierenden, wie Big Data Analytics Projekte gemanagt werden, welche Wertschöpfungs- und Businessmodelle in der Datenwirtschaft möglich sind und wie Big Data Technologien für smarte und zukunftsorientierte Geschäftsprozesse im Unternehmen genutzt werden können. [Wissen, 7]

Kompetenz Fertigkeiten

Die Studierenden können relevante und für Unternehmen wichtige betriebswirtschaftliche und technologische Anwendungsfälle der Big Data zu identifizieren, abzugrenzen und beschreiben Die Studierenden können die Anwendungsfälle in konkrete Projektstrukturen überführen und sind in der Lage, die erforderlichen Ressourcen hierfür zu identifizieren und zu evaluieren. Die Studierenden sind in der Lage, den kaufmännischen, prozessualen oder technologischen Wertbeitrag der Big Data Projekte zu evaluieren und zu dokumentieren. [Instrumentelle Fertigkeiten, 7]

Sozialkompetenz

Die Studierenden erlenen in Kleinteams praxisorientierte Aufgabenstellungen zu bearbeiten, zu präsentieren und zu verteidigen. [Team-/Führungsfähigkeit, 7]

Selbstständigkeit

Die Studierenden erarbeiten sich den Inhalt selbständig anhand von Studienbriefen. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]

3 Inhalte:

- Geschäftsmodelle in der Datenwirtschaft
- Kategorisierung und Vorstellung von praxisrelevanten Use cases
- Vorgehensmodelle für BDA-Projekte
- Management von BDA-Projekten

	Return on Investment von BDA-Projekten
	Referenzarchitekturen für BDA-Systeme
	Rollen und Ressourcen in BDA-Projekten
	Aspekte der Data Governance und Data Compliance
	Empfohlene Literaturangaben:
	DeGraf, Rober: Managing your Data Science Project, apress, 2019
	Marr, Bernard: Data Strategy, KoganPage, 2017
	Stacey, Patrick: Managing Big Data Analytics Projects, Achamore Books, 2017
	McGilvray, Danette: Executing Data Quality Projects, Elsevier Inc., 2008
4	Teilnahmevoraussetzungen:
	Keine
5	Prüfungsformen:
	Klausur K60
	Projektarbeit Pj
6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in Gruppen anzufertigen.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Ruf
	Dozenten: Prof. Dr. Ruf

40100 Summer School

	00	Workload	Modulart	Studiensemeste	r Dauer	•	Häufigkei						
75 h		75 h	h P	4	1 Sem	ester	SS						
1	Lehrveran	staltung(en)		Sprache	Präsenz-	Selbst-	Credits						
	Projektarbe	eit in Präsenz		Deutsch	zeit	studium	(ECTS)						
					75h	0h	2,5						
2	Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen:												
	Kompetenz	Wissen											
	Die Studierenden												
				der SummerSchool(K	-								
	von Experten Werkzeuge und Methoden zur Analyse kennen und geeignet anzuwenden.												
	[Wissen, 7]												
	Kompetenz Fertigkeiten												
	Lernergebnisse (Kompetenzen) bei:												
	Die Studierenden sind in der Lage die Problem- und Aufgabenstellungen mit Bezug auf das Themengebiet Data Science zu erkennen, diese, basierend auf eigenem Wissen und durch												
	die gezielte Recherche zu beschreiben, Lösungsansätze zu entwickeln und diese allein												
	oder im Team umzusetzen [Instrumentelle Fertigkeiten, 7]												
	Sozialkompetenz												
	Die Studierenden können im Rahmen einer Teamarbeit neue Ansätze für einen Data												
	Scienceprozess mit komplexer Aufgabenstellung entwickeln [Team-/Führungsfähigkeit, 7]												
	Selbstständigkeit												
	Die Studierenden sind in der Lage komplexe Aufgaben verantwortungsvoll zu erfüllen,												
	realistische Ziele zu definieren und diese konsequent zu verfolgen. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]												
		digkeit/Verant	wortung, 7]										
3	Inhalte:												
	Einführung in DataScience Tools und -werkezeuge (1 Woche)												
	Projektarbe	eit an konkret	en Datensätzen	(1 Woche)									
4	Teilnahme	voraussetzui	ngen:										
	keine												
	Prüfungsfo	ormen:											
5	1												
5	Projektarbe	eit und Refera	t										
5	Projektarbe	eit und Refera	t										

	Während einer Präsenzwoche ist eine Gruppenarbeit zu erstellen und diese zu präsentieren.
7	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Eppler Dozenten: Prof. Dr. Ruf, Prof. Dr. Herda, et.al.

40200 Seminararbeit

40200		Workload	Modulart	S	tudiensemeste	Dauer		Hä	iufigkeit		
		225 h P				1 Semester		SS			
1		staltung(en)		ı	Sprache	Prä zeit	isenz- t	Selbst- studium	า	Credits (ECTS)	
	Fernstudie	n, Hausarbeit			Deutsch/ Englisch	0h		225h		7,5	
2	Kompetenz Die Studier Der Studie wissenscha Kompetenz Lernergebni Die Studiere - sind in der Themengel	r Wissen renden rende ist in conficient Arbei rertigkeiten isse (Kompeten enden Lage die Proble biet Data Science	em- und Aufgabens de in einer wissensc	der isse	n Semestern 1 en, 7]	auf d	as				
	Die Studierenden sind in der Lage komplexe Aufgaben verantwortungsvoll zu erfüllen, realistische Ziele zu definieren und diese konsequent zu verfolgen. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]										
3	Inhalte: Alle Theme	engebiete aus (dem Bereich Data	a Sc	ience						
4	Teilnahme keine	evoraussetzur	ngen:								
5	Prüfungsfo Praktische Referat (2,5	Arbeit (5 ECTS	i)								

6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	keine
7	Modulverantwortliche(r):
	Alle Dozenten des Studienganges Data Science

50100 Advanced Statistics

Mod	ul : Advanced	Statistics								
50100 Workload Modulart		Studiensemester			Dauer			Häufigkeit		
		150 h	Р	5			1 Sem	ester	W	S
1	Lehrverans	staltung(en)			Sprache	Prä	senz-	Selbst-		Credits
	Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende,				Deutsch/	zeit		studium		(ECTS)
	Fernstudier	า			Englisch	20h	1	130h		5

2 Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen:

Kompetenz Wissen

Die Studierenden sind in der Lage erweitere statistische Techniken zur statistischen Analyse von Datensätzen anzuwenden. Die Studierenden verstehen die diesen Techniken zugrundeliegenden theoretischen Konzepte, sind in der Lage diese unter zu Hilfenahme von Python und/oder R-Bibliotheken anzuwenden und entwickeln ein grundlegendes Verständnis dafür, was moderne Bayessche Statistik, Methoden der multivariaten Statistik, der EM-Algorithmus und probabilistic Programming leisten können und für welche Anwendungen diese einsetzbar sind. [Wissen, 7]

Kompetenz Fertigkeiten

Die Studierenden können die theoretischen Inhalte praktisch mit verschiedenen Systemen und Tools umsetzen. [Instrumentelle Fertigkeiten, 7]

Sozialkompetenz

Die Studierenden können statistische Sachverhalte anderen vermitteln. [Kommunikation, 6]

Die Studierenden erarbeiten sich den Inhalt selbständig anhand von Studienbriefen. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]

3 Inhalte:

- Multivariate Verteilungen
- Darstellung Multivariater Verteilungen
- Multivariate Regression und Multiple Discriminant Analyses
- MANOVA
- Gaußsche Mischmodelle
- EM-Algorithmus
- Bayessche Statistik
- Markov Chains
- Markov-Chain-Monte-Carlo Sampler (Gibbs, Metropolis-Hastings, No-U-Turn, usw)
- Probablistic-Programming-Bibliotheken

	• Theano, PyMC3, Stan
	Probabilistic Modeling
	Empfohlene Literaturangaben:
	• Davidson-Pilon, C. (2015). Bayesian Methods for Hackers: Probabi-listic Programming and
	Bayesian Inference. Addison Wesley.
	• Bruce, P., Bruce, A. (2017). Practical Statistics for Data Scientists. O'Reilly.
4	Teilnahmevoraussetzungen:
	Modul 10100 – Programming for Data Science
5	Prüfungsformen:
	Klausur K60
6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Häberlein
	Dozenten: Prof. Dr. Häberlein

50200 Web Mining

50200		Workload	Modulart	S	tudiensemest	er	Dauer		Häufigkeit					
		150 h	Р	5		1 Semester		WS						
1	Lehrveran	staltung(en)			Sprache	Prä	isenz-	Selbst-	Credits					
	Onlinevorle Fernstudie	_	enzwochenend [,]	e,	Deutsch/ Englisch	zeit 20h		studium 130h	(ECTS)					
2	Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen:													
	Kompetenz	z Wissen												
	Students wi mining. [Wi	-	ledge of the foun	datio	n, techniques a	nd app	lications	in the field	of Web					
	Kompetenz Fertigkeiten Nicht relevant													
Sozialkompetenz Nicht relevant														
	Porjektarb	eit während d	es Präsenzwoch	en sich den Inhalt selbständig anhand von Studienbrie s Präsenzwochenendes erarbeiten die Studierenden se Verantwortung, 7]										
}	Inhalte:													
	informatio covers a va knowledge	n that has the rriety of topics r from Web co	ured data availa potential to ena focused on mir ntent (Web Cont l as mining usag	able on the standard in the st	cutting-edge in echniques for Mining), the lin	ntellige Web d k strue	ent appl lata, inc cture of	lications. I luding ext the Web (This class racting Web					
	Empfohlen	e Literaturang	aben:											
	• De Nooy, Cambridge	W., Mrvar, A., I University Pr	Mining (2nd Ed Batagelj, V. (201 ess. ommender Syst	1). Ex	xploratory Soc			-	-					
4	Teilnahmevoraussetzungen:													
	Modul 1030	00 – Data Mini	ng											
5	Prüfungsf	ormen:												
	Klausur K6	0												
	Projektarb													

	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben und eine Projektarbeit in Gruppen anzufertigen.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Ponzetto Dozenten: Prof. Dr. Ponzetto, Prof. Dr. Glavaš

50300 Semantic Web Technologies

50300		Workload	Modulart	Studienseme	Studiensemester			Häufigkeit				
		150 h	Р	5		1 Sem	ester	WS				
1	Lehrveran	staltung(en)		Sprache	Prä	isenz-	Selbst-	Credits				
	Onlinevorl Fernstudie	_	enzwochenende,	Deutsch/ Englisch	zei 20h		studium 130h	(ECTS) 5				
2	Lernergeb	nisse (learnir	ng outcomes), Ko	mpetenzen:	<u> </u>							
	Kompetenz	z Wissen										
	technologie gration, and challenges.	s in the context	course, the student of tasks such as kr pable of judging th	owledge manage	ment, in	formatio	on search an	ıd data inte-				
	Nicht releva	_										
	Sozialkom											
	Nicht relev		· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·									
	Die Studierenden erarbeiten sich den Inhalt selbständig anhand von Studienbriefen. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]											
3	Inhalte:											
	including k specifically • Vision and	nowledge rep , it covers the d Principles of	oduction to the te resentation and of following conten the Semantic We ges (XML, RDF, RI	query languages ts: b	, as wel			•				

	• Hitzler, P., Krötzsch, M., Rudolph, S. (2009). Foundations of Semantic Web Technologies. Chapman & Hall/CRC.
4	Teilnahmevoraussetzungen:
	Keine
5	Prüfungsformen:
	Klausur K60
6	Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten:
	Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben.
8	Modulverantwortliche(r):
	Prof. Dr. Stuckenschmidt
	Dozenten: Prof. Dr. Stuckenschmidt

50400 Data Privacy & Data Compliance

50400		Workload Modulart		St	Studiensemester				Häufigkeit	
		150 h	Р	5			1 Sem	ester	WS	S
1	Lehrverans	staltung(en)			Sprache	Präsenz-		Selbst-		Credits
	Onlinevorlesungen, Präsenzwochenende,				Deutsch/	zei	t	studium		(ECTS)
	Fernstudier	า			Englisch	20h	1	130h		5

2 Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen:

Kompetenz Wissen

Nach Abschluss des Moduls kennen die Studierenden die wichtigsten US-, EU- und deutschen Datenschutznormen und sind in der Lage, Unterschiede herauszustellen. Sie kennen die Voraussetzungen der Datenverarbeitung und können sie rechtlich würdigen sowie in den betrieblich-organisatorischen Kontext einordnen. Die Studierenden haben auf der Grundlage von Praxisfällen gelernt, wie Projekte aus Datenschutzperspektive zu bearbeiten sind. Sie kennen die Schutzziele von Europäischer Datenschutz-Grundverordnung als auch weiteren Datenschutzbestimmungen und können deren Berücksichtigung dokumentieren und bewerten. Die Studierenden kennen technische Lösungen zur Umsetzung des Datenschutzes und sind befähigt, diese auf konkrete Use Cases anzuwenden. [Wissen, 7]

Kompetenz Fertigkeiten

Die Studierenden sind in der Lage

- datenschutzrechtlich relevante Situationen zu erkennen, und haben die Fähigkeit, zu entscheiden, welche Gesetzesmaterie sie heranziehen müssen, um die datenschutzrechtliche Bestimmungen für einen konkreten Anwendungsfall zu ermitteln.
- -sachgebietsbezogene Fragen der Gestaltung und Steuerung von berufspraktischen Kontexten unter Berücksichtigung technischer, organisatorischer und rechtlicher Faktoren zu reflektieren und mündlich oder schriftlich zu erörtern.
- die Relevanz von wissenschaftlichem und historischem Wissen für den eigenen berufspraktischen Kontext einzuschätzen und wissenschaftliche Fachliteratur zu recherchieren und reflektieren.
- sich differenziert und allgemeinverständlich schriftlich und mündlich zu Fragestellungen in datenschutzrechtlichen Kontexten äußern.
- -ihr Wissen und Verständnis sowie ihre Fähigkeiten zur Problemlösung auch in neuen und unvertrauten Situationen anzuwenden, die in einem breiteren oder multidisziplinären Zusammenhang mit dem Datenschutz stehen. [Instrumentelle Fertigkeiten, 7]

Sozialkompetenz

Die Studierenden sind in der Lage effektiv als Einzelner oder in Teams zu arbeiten, gepaart mit der Fähigkeit, lebensbegleitend zu lernen. Sie können effektiv mit der Wissensgemeinschaft der Datenschützer und den mit der Datenschutzumsetzung betroffenen Stakeholdern kommunizieren.7]

Selbstständigkeit

Die Studierenden können aktive und individuell nützliche Ziele und Prioritäten setzen und diese verfolgen. Neben der Beschäftigung mit kurzfristigen Lösungen und nützlichen Methoden werden Selbstreflexionsprozesse angeregt, die sich mittel- und langfristig positiv auf die Entwicklung von Zeit-

und Selbstmanagement und Leistungsfähigkeit im Berufsleben auswirken. [Eigenständigkeit/Verantwortung, 7] Inhalte: • Grundlagen des Datenschutzes • Abgrenzung zu anderen Grundrechten und Rechten • Normativer Rahmen für Data Privacy & Data Compliance • Big-Data-Anwendungen & datenschutzrechtliche Fragestellungen • Technische Maßnahmen zur Gewährleistung des Datenschutzes Auftrags(daten)verarbeitung • Anforderungen an den betrieblichen Datenschutzbeauftragten Aufbau einer Datenschutzorganisation Empfohlene Literaturangaben: • Rüpke, Giselher/v. Lewinski, Kai/Eckardt, Jens (2018). Datenschutzrecht, Grundlagen und Neugestaltung. München. • Mayer-Schönberger, Viktor/Cukier, Kenneth (2017). Big Data.London • Koch, F. A. (2015). Big Data und der Schutz der Daten. ITRB, 13-20. • Weimer, L. (Hrsg.), (2017). Datenschutz, IT-Sicherheit & Cyber-Risiken (4. Auflage). Heidelberg. Teilnahmevoraussetzungen: Keine Prüfungsformen: Klausur K60 Voraussetzungen für die Vergabe von Kreditpunkten: Am Präsenzwochenende ist eine Klausur (60 min) zu schreiben. 8 *Modulverantwortliche(r):* Prof. Dr. Ruf Dozenten: Prof. Dr. Ruf, Frau Zierau

60100 Masterthesis

	<u> </u>	Modelss	Mandada			_	Da			: . :		
6010	00	Workload	Modulart	Studiensemester			Dauer		Häufigkeit			
		900 h	Р	6			1 Sem	ester	SS	5		
1	Lehrveranstaltung(en)			I	Sprache Prä		senz- Selbs			Credits		
	Thesis, Verteidigung				Deutsch/ zei		t studiu		1	(ECTS)		
					Englisch	0h	900h		30			
2	Lernergebnisse (learning outcomes), Kompetenzen:											
	Kompetenz Wissen											
	Die Studierenden											
	Mit der Master-Arbeit erbringt der Student den Nachweis, dass er unter Anleitung selbstständige											
	umfangreiche wissenschaftliche Themen bearbeiten kann. Er zeigt damit, dass er in der Lage ist,											
	praxisorientierte oder theoretische Themenstellungen nach wissenschaftlichen Kriterien zu analysieren, zu strukturieren und ergebnisorientiert zu bearbeiten. Die Master-Thesis											
	dokumentiert seine Arbeit und erfüllt die Kriterien eines wissenschaftlichen Berichts. Der											
	Student erläutert und begründet seine Vorgehensweisen, Methoden und seinen Lösungsweg. Mit											
	der Verteidigung wird das erworbene Wissen des Studenten im Zusammenhang geprüft. Er											
	zeigt, dass er das im Studium erworbene Wissen zur Lösung umfassender Probleme der Data											
	Science anwenden kann. [Wissen, 7]											
	Kompetenz Fertigkeiten											
	Lernergebnisse (Kompetenzen) bei: Die Studierenden											
	- sind in der Lage die Problem- und Aufgabenstellungen mit Bezug auf das											
	Themengebiet Data Science in einer grossen wissenschaftlichen Arbeit umzusetzen und zu präsentieren											
	[Instrumentelle Fertigkeiten, 7]											
	Selbstständigkeit											
	Die Studierenden sind in der Lage komplexe Aufgaben verantwortungsvoll zu erfüllen, realistische Ziele zu definieren und diese konsequent zu verfolgen.											
	[Eigenständigkeit/Verantwortung, 7]											
3	Inhalte:											
	Alle Themengebiete aus dem Bereich Data Science											
	Alle Theme	ngebiete aus	dem Bereich Data	a Sc	ience							
4		ngebiete aus e		a Sc	ience							
				a Sc	ience							
	Teilnahme	voraussetzur		a Sc	ience							
4	Teilnahme keine	evoraussetzur ormen:		a Sc	ience							
4	Teilnahme keine Prüfungsfo Thesis 25 E	evoraussetzur ormen:	ngen:	a Sc	ience							

Modulhandbuch Studiengang Data Science (Master of Science) – Hochschule Albstadt-Sigmaringen

	Bestehen die Masterthesis (schriftliche Ausarbeitung). Bestehen die mündliche Prüfung/Verteidigung
7	Modulverantwortliche(r):
	Alle Dozenten des Studienganges Data Science