## Inhalt

	Vorw	vort	IX
1	Werl	kzeuge und Techniken	1
	1.1	Arten neuronaler Netze	1
	1.2	Datenbeschaffung	12
	1.3	Vorverarbeitung von Daten	19
2	Fehlerbehebung		27
	2.1	Probleme bemerken	27
	2.2	Laufzeitfehler beheben	28
	2.3	Zwischenergebnisse überprüfen	31
	2.4	Wählen der richtigen Aktivierungsfunktion	
		(für die letzte Schicht)	32
	2.5	Regularisierung und Drop-out	33
	2.6	Netzwerkstruktur, Batch-Größe und Lernrate	35
3	Die Ä	Ahnlichkeit von Texten mithilfe von Worteinbettungen berechnen	37
	3.1	Wortähnlichkeiten mithilfe vortrainierter Worteinbettungen	
		finden	38
	3.2	Word2vec-Mathematik	40
	3.3	Worteinbettungen visualisieren	42
	3.4	Objektklassen in Einbettungen finden	44
	3.5	Semantische Abstände innerhalb einer Klasse berechnen	47
	3.6	Länderdaten auf einer Landkarte visualisieren	49
4	Ein E	mpfehlungssystem anhand ausgehender Wikipedia-Links erstellen	51
	4.1	Sammeln der Daten	51
	4.2	Trainieren von Filmeinbettungen	55
	4.3	Ein Filmempfehlungssystem erstellen	58
	4.4	Vorhersagen einfacher Filmmerkmale	59
		=	

5	Text i	m Stil eines Beispieltexts generieren	63	
	5.1	Den Text von gemeinfreien Büchern beschaffen	63	
	5.2	Texte im Stil von Shakespeare generieren	64	
	5.3	Code mit RNNs erzeugen	68	
	5.4	Steuerung der Temperatur des Outputs	70	
	5.5	Visualisierung der Aktivierungen eines rekurrenten		
		Netzwerks	72	
6	Übereinstimmende Fragen			
	6.1	Daten aus Stack Exchange beschaffen	75	
	6.2	Erkundung der Daten mit Pandas	77	
	6.3	Textkodierung in Keras	78	
	6.4	Ein Frage-Antwort-Modell entwickeln	79	
	6.5	Training eines Modells mit Pandas	81	
	6.6	Überprüfung von Gemeinsamkeiten	82	
7	Emoj	is vorschlagen	85	
	7.1	Einen einfachen Stimmungsklassifikator entwickeln	85	
	7.2	Inspizieren eines einfachen Klassifikators	88	
	7.3	Ein Konvolutionsnetz zur Stimmungsanalyse verwenden	89	
	7.4	Twitter-Daten sammeln	92	
	7.5	Ein simples Vorhersagemodell für Emojis	93	
	7.6	Drop-out und variierende Fenstergröße	95	
	7.7	Ein wortbasiertes Modell erstellen	96	
	7.8	Eigene Einbettungen erzeugen	98	
	7.9	Ein rekurrentes neuronales Netzwerk zur Klassifikation verwenden	100	
	7 10	Übereinstimmung visualisieren	100	
		Modelle miteinander kombinieren	104	
8	Sequ	enz-zu-Sequenz-Mapping	107	
	8.1	Trainieren eines einfachen Sequenz-zu-Sequenz-Modells	107	
	8.2	Dialoge aus Texten extrahieren	109	
	8.3	Einen frei verfügbaren Wortschatz handhaben	111	
	8.4	Einen seq2seq-Chatbot trainieren	112	
9	Ein vortrainiertes Netzwerk zur Bilderkennung verwenden			
	9.1	Ein vortrainiertes Netzwerk laden	117	
	9.2	Vorverarbeitung der Bilder	118	
	9.3	Vorhersagen des Bildinhalts (Inferenz)	120	
	9.4	Einen gelabelten Bilddatensatz mit der Flickr-API sammeln	121	
	9.5	Einen Hund-Katze-Klassifikator erstellen	122	

	9.6 9.7	Suchergebnisse verbessern	124 126
10		Reverse-Image-Suchmaschine erstellen	<b>129</b> 129
		Projektion von Bildern in einen N-dimensionalen Raum	132
		Nächste Nachbarn in hochdimensionalen Räumen finden	133
		Lokale Nachbarschaften in Einbettungen erkunden	134
11		ere Bildinhalte erkennen	137
	11.1	Erkennen mehrerer Bildinhalte mithilfe eines vortrainierten	
		Klassifikators	137
	11.2	Bilderkennung mithilfe eines Faster RCNN	141
	11.3	Eigene Bilder in einem Faster RCNN verwenden	144
12	Mit B	ildstilen arbeiten	147
		Aktivierungen eines CNN visualisieren	148
		Oktaven und Vergrößerung	151
	12.3	Veranschaulichen, was ein neuronales Netzwerk in etwa	1.50
	12.4	wahrnimmt	153
		Den Stil eines Bilds erfassen	156
	12.5	Verbessern der Verlustfunktion zur Erhöhung der Bildkohärenz	159
	12.6	Einen Stil auf ein anderes Bild übertragen	161
		Stilinterpolation	162
	12./	Stillitterpolation	102
13	Bilde	r mit Autoencodern erzeugen	165
	13.1	Zeichnungen aus Google Quick Draw importieren	166
	13.2	Einen Autoencoder für Bilder erstellen	167
	13.3	Visualisierung der Ergebnisse von Autoencodern	170
	13.4	Sampling von Bildern aus einer korrekten Verteilung	171
	13.5	Den latenten Raum eines Variational Autoencoders	
		visualisieren	175
	13.6	Conditional Variational Autoencoder	176
14		gramme mithilfe von neuronalen Netzwerken erzeugen	181
		Piktogramme zum Trainieren beschaffen	182
		Piktogramme in eine Tensor-Darstellung umwandeln	184
	14.3	Piktogramme mithilfe eines Variational Autoencoders	40-
		erzeugen	185
	14.4	Datenanreicherung zur Verbesserung der Leistung des	100
		Autoencoders	188

	14.5	Ein Generative Adversarial Network aufbauen	189
	14.6	Generative Adversarial Networks trainieren	191
	14.7	Mit einem GAN erzeugte Piktogramme anzeigen	193
	14.8	Piktogramme als Zeichenanleitung kodieren	195
	14.9	Trainieren eines RNN zum Zeichnen von Piktogrammen	196
	14.10	Piktogramme mithilfe eines RNN erzeugen	197
15	Musik	und Deep Learning	201
	15.1	Einen Trainingsdatensatz zur Musikklassifikation erstellen	202
	15.2	Einen Musikgenre-Detektor trainieren	204
	15.3	Visualisierung von Klassifikationsirrtümern	206
	15.4	Indexierung vorhandener Musik	208
	15.5	Die Spotify-API einrichten	210
	15.6	Playlisten und Musikstücke von Spotify sammeln	211
	15.7	Ein Musikempfehlungssystem trainieren	214
	15.8	Musikstücke empfehlen mithilfe eines Word2vec-Modells	215
16	Machir	ne-Learning-Systeme in Produktion bringen	219
16	Machir 16.1	ne-Learning-Systeme in Produktion bringen	219
16			<b>219</b> 220
16		Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für	
16	16.1	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden	220
16	16.1 16.2	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden	220
16	16.1 16.2	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden	220 221
16	16.1 16.2 16.3	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden	220 221 222
16	16.1 16.2 16.3 16.4	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden	220 221 222 223
16	16.1 16.2 16.3 16.4 16.5	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden	220 221 222 223 225
16	16.1 16.2 16.3 16.4 16.5 16.6	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden Postgres zum Speichern von Einbettungen verwenden Einpflegen und Abfragen von in Postgres gespeicherten Einbettungen Hochdimensionale Modelle in Postgres speichern Microservices in Python erstellen Keras-Modelle als Microservice bereitstellen	220 221 222 223 225 226
16	16.1 16.2 16.3 16.4 16.5 16.6 16.7	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden	220 221 222 223 225 226 227
16	16.1 16.2 16.3 16.4 16.5 16.6 16.7 16.8	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden Postgres zum Speichern von Einbettungen verwenden Einpflegen und Abfragen von in Postgres gespeicherten Einbettungen Hochdimensionale Modelle in Postgres speichern Microservices in Python erstellen Keras-Modelle als Microservice bereitstellen Einen Microservice aus einem Web-Framework aufrufen seq2seq-Modelle in TensorFlow	220 221 222 223 225 226 227 228
16	16.1 16.2 16.3 16.4 16.5 16.6 16.7 16.8 16.9	Ein Nächste-Nachbarn-Klassifikationsmodell für Einbettungen mit scikit-learn verwenden	220 221 222 223 225 226 227 228 230