

Modul Praktikum

Kecerdasan Buatan



Rolly Maulana Awangga

0410118609

Applied Bachelor of Informatics Engineering

Program Studi D4 Teknik Informatika

Applied Bachelor Program of Informatics Engineering

Politeknik Pos Indonesia

Bandung 2019

‘Jika Kamu tidak dapat menahan lelahnya belajar,
Maka kamu harus sanggup menahan perihnya Kebodohan.’
Imam Syafi’i

Acknowledgements

Pertama-tama kami panjatkan puji dan syukur kepada Allah SWT yang telah memberikan rahmat dan hidayah-Nya sehingga Buku Pedoman Tingkat Akhir ini dapat diselesaikan.

Abstract

Buku Pedoman ini dibuat dengan tujuan memberikan acuan, bagi mahasiswa Tingkat Akhir dan dosen Pembimbing. Pada intinya buku ini menjelaskan secara lengkap tentang Standar penggerjaan Intership dan Tugas Akhir di Program Studi D4 Teknik Informatika, dan juga mengatur mekanisme, teknik penulisan, serta penilaiannya. Dengan demikian diharapkan semua pihak yang terlibat dalam aktivitas Bimbingan Mahasiswa Tingkat Akhir berjalan lancar dan sesuai dengan standar.

Contents

1 Mengenal Kecerdasan Buatan dan Scikit-Learn	1
1.1 Teori	1
1.2 Instalasi	2
1.3 Penanganan Error	2
1.4 Fadila/1164072	2
1.4.1 Teori	2
1.4.2 Instalasi	6
1.4.3 Penanganan Error	19
1.5 Rahmi Roza/1164085	20
1.5.1 Teori	20
1.5.2 Instalasi	24
1.5.3 Penanganan Error	26
1.6 Lusia Violita Aprilian/1164080	27
1.6.1 Artificial Intelligence	27
1.6.2 Supervised Learning dan Data	30
1.6.3 Learning and Predicting	31
1.6.4 Model Persistence	32
1.6.5 Conventions	32
1.6.6 Penanganan Error	33
2 Membangun Model Prediksi	35
2.1 Fadila/1164072	35
2.1.1 Teori	35
2.1.2 Praktek Scikit-Learn	43
2.1.3 Penanganan Error	49
2.2 Lusia Violita Aprilian	51
2.2.1 Teori	51
2.2.2 scikit-learn	57

2.2.3	Penanganan Error	62
2.3	Rahmi Roza/1164085	62
2.3.1	Teori	62
2.3.2	Scikit-learn	69
2.3.3	Penanganan Error	74
3	Prediksi dengan Random Forest	76
3.1	Lusia Violita Aprilian/1164080	76
3.1.1	Teori	76
3.1.2	Praktek	80
3.1.3	Penanganan Error	88
3.2	Rahmi Roza/1164085	89
3.2.1	Teori	89
3.2.2	Praktek	94
3.3	Fadila/1164072	102
3.3.1	Teori	102
3.3.2	Praktek	108
3.3.3	Penanganan Error	121
4	Klasifikasi Teks	127
4.1	Lusia Violita Aprilian/1164080	127
4.1.1	Teori	127
4.1.2	Praktek	130
4.1.3	Penanganan Error	133
4.2	Rahmi Roza-1164085	134
4.2.1	Teori	134
4.2.2	Praktek	137
4.2.3	Penanganan Error	141
4.3	Fadila-1164072	143
4.3.1	Teori	143
4.3.2	Praktek Fadila	147
4.3.3	Penanganan Error Fadila	153
4.3.4	Praktek	154

5 Vektorisasi Kata dan Dokumen	155
5.1 Lusia Violita Aprilian-1164080	155
5.1.1 Teori	155
5.1.2 Praktek Program	160
5.1.3 Penanganan Error	170
5.2 Rahmi Roza-1164085	171
5.2.1 Teori	171
5.2.2 Praktek	174
5.2.3 Penanganan Error	185
5.3 Fadila-1164072	186
5.3.1 Teori	186
5.3.2 Praktek	190
6 MFCC dan Neutral Network	203
6.1 Rahmi Roza-1164085	203
6.1.1 Teori	203
6.1.2 Praktek	208
6.1.3 Penanganan Error	213
6.2 Fadila-1164072	214
6.2.1 Teori	214
6.2.2 Praktek	221
6.2.3 Fadila-Penanganan Error Chapter 6	229
6.3 Lusia Violita Aprilian-1164080	229
6.3.1 Teori	229
6.3.2 Praktek	233
7 Discussion	235
8 Discussion	236
9 Discussion	237
10 Discussion	238
11 Discussion	239
12 Discussion	240
13 Discussion	241

14 Discussion	242
A Form Penilaian Jurnal	243
B FAQ	246
Bibliography	248

List of Figures

1.1	error model persistence	3
1.2	capturing	4
1.3	penanganan error model persistence	6
1.4	install anaconda 1	6
1.5	penanganan error model persistence	7
1.6	install anaconda 2	7
1.7	Pengecekan Anaconda	8
1.8	instalasi pip scikit-learn	8
1.9	instalasi conda scikit-learn	9
1.10	uji coba codingan	9
1.11	pengujian loading an example dataset	10
1.12	pengujian loading an example dataset	10
1.13	hasil print uji cobat	10
1.14	pengujian learning dan predicting	11
1.15	pengujian model persistence 1	12
1.16	pengujian model persistence 2	12
1.17	pengujian type casting 1	14
1.18	pengujian type casting 2	14
1.19	pengujian refitting and updating	14
1.20	pengujian multiclass and multiable 1	15
1.21	pengujian multiclass and multiable 2	15
1.22	error model persistence	19
1.23	penanganan error model persistence	20
1.24	penanganan error model persistence	20
1.25	gambar1	24
1.26	gambar2	24
1.27	gambar3	25
1.28	gambar4	25

1.29 gambar5	26
1.30 gambar6	27
1.31 gambar7	27
1.32 Learning and predicting 1	31
1.33 Learning and predicting 2	31
1.34 Learning and predicting 3	32
1.35 Model Persistence	32
1.36 Conventions	33
1.37 skrinsut error	33
1.38 gb 1	34
2.1 binary classification	35
2.2 supervised	36
2.3 unsupervised	36
2.4 clustering	37
2.5 Evaluasi	37
2.6 Akurasi	38
2.7 Contoh Evaluasi Dan Akurasi Secara Bersamaan	38
2.8 confusion matrix	39
2.9 recall	39
2.10 precision	40
2.11 f-measure	40
2.12 k-fold classification 1	41
2.13 k-fold classification 2	41
2.14 decision tree	41
2.15 informaion gain 1	42
2.16 information gain 2	42
2.17 entropi	43
2.18 codingan pertama	44
2.19 codingan kedua	44
2.20 codingan ketiga	45
2.21 codingan keempat	45
2.22 codingan kelima	46
2.23 codingan keenam	46
2.24 codingan ketujuh	46
2.25 codingan kedelapan	47

2.26	codingan kesembilan	47
2.27	codingan ke-10	48
2.28	codingan ke-11	48
2.29	codingan ke-12	49
2.30	error 1	49
2.31	error 2	50
2.32	error 3	50
2.33	error 4	51
2.34	Binary Classification	52
2.35	Supervised Learning	52
2.36	Unsupervised Learning	53
2.37	Cluster	54
2.38	Evaluasi dan Akurasi	54
2.39	K-fold cross validation	55
2.40	Decision Tree	56
2.41	Information gain	56
2.42	Entropi	56
2.43	load dataset	57
2.44	generate binary label	57
2.45	use one-hot encoding on categorical columns	57
2.46	shuffle rows, split training dan testing data	58
2.47	fit a decision tree	58
2.48	visualize tree	59
2.49	visualize tree	59
2.50	save tree	59
2.51	t.score	59
2.52	show average score	60
2.53	for max depth in range	60
2.54	depth acc	61
2.55	matplotlib	61
2.56	error	62
2.57	penyelesaian	62
2.58	binary classification	63
2.59	supervised	63
2.60	unsupervised	64
2.61	clustering	64

2.62 Evaluasi	65
2.63 Akurasi	65
2.64 Contoh Evaluasi Dan Akurasi Secara Bersamaan	66
2.65 confusion matrix	67
2.66 k-fold classification 1	68
2.67 decision tree	69
2.68 informaion gain 1	69
2.69 entropi	70
2.70 Gambar pertama	70
2.71 Gambar kedua	70
2.72 Gambar Ketiga	71
2.73 Gambar Keempat	71
2.74 Gambar Kelima	71
2.75 Gambar Keenam	72
2.76 Gambar Ketujuh	72
2.77 Gambar Kedelapan	72
2.78 Gambar Kesembilan	73
2.79 Gambar Kesepuluh	73
2.80 Gambar Kesebelas	74
2.81 Gambar Keduabelas	74
2.82 Gambar Ketigabelas	75
3.1 Random Forest	76
3.2 Kode Python	77
3.3 Pesan Window Console	77
3.4 Dataset	77
3.5 Hasil Dataset Cell	77
3.6 Perintah	77
3.7 Tabel Confusion Matriks	78
3.8 Rumus Confusion Matriks	79
3.9 Confusion Matriks	79
3.10 Voting Pada Random Forest	79
3.11 Aplikasi Pandas	80
3.12 Hasil Pandas	80
3.13 Aplikasi Numpy	80
3.14 Hasil Numpy	80

3.15 Aplikasi Matplotlib	81
3.16 Hasil Matplotlib	81
3.17 Membaca Data File	82
3.18 Melihat Data Sebagian	82
3.19 Melihat Jumlah Data	82
3.20 Mengubah menjadi kolom	82
3.21 Lihat sebagian data awal	82
3.22 Melihat jumlah data	83
3.23 Mengelompokkan burung	83
3.24 Melakukan pivot	83
3.25 Melihat data awal imgid	83
3.26 Melihat jumlah data imgid	83
3.27 Data ciri label dari join	84
3.28 Mengubah menjadi kolom	84
3.29 Melihat isi data frame	84
3.30 Membagi data	84
3.31 Kelas Random Forest	84
3.32 Membangun Random forest	85
3.33 Melihat hasil	85
3.34 Lihat hasil score	85
3.35 Memetakan ke confusion matrix	85
3.36 Melihat hasil	85
3.37 Melakukan Plot	86
3.38 Plotting nama data	86
3.39 Melakukan perintah plot	86
3.40 Klasifikasi menggunakan decision tree	86
3.41 Klasifikasi menggunakan SVM	87
3.42 Pengecekan cross validation random forest	87
3.43 Pengecekan cross validation decision tree	87
3.44 Pengecekan cross validation SVM	87
3.45 Pengamatan Komponen	88
3.46 Plot informasi	88
3.47 Skrinsut Error	88
3.48 Penyelesaian	89
3.49 Hasil	89
3.50 Random Forest	90

3.51 (b)	90
3.52 (c)	90
3.53 (d)	91
3.54 (e)	91
3.55 (h)	91
3.56 Confussion Matrik	93
3.57 Voting Random forest	94
3.58 Pandas	95
3.59 Numpy	95
3.60 Matplotlib	96
3.61 Gambar1	97
3.62 Gambar2	97
3.63 Gambar3	98
3.64 Gambar 4	98
3.65 Gambar 5	99
3.66 Gambar 6	99
3.67 Gambar 7	100
3.68 Gambar 8	100
3.69 Gambar 9	101
3.70 Gambar 10	101
3.71 Gambar 11	102
3.72 Gambar 12	102
3.73 Gambar 13	103
3.74 Gambar 14	103
3.75 Gambar 15	104
3.76 Gambar 16	104
3.77 Gambar 17	105
3.78 Gambar 18	105
3.79 Gambar 19	106
3.80 Gambar 20	106
3.81 Gambar 21	107
3.82 Gambar 22	108
3.83 Gambar 23	108
3.84 SVM	109
3.85 Decission Tree	109
3.86 Cross Validation 1	110

3.87	Cross Validation 2	110
3.88	Cross Validation 3	111
3.89	Program Pengamatan Komponen Informasi 1	112
3.90	Program Pengamatan Komponen Informasi 2	113
3.91	Error	114
3.92	random forest	114
3.93	random forest 1	115
3.94	random forest 2	115
3.95	random forest 3	116
3.96	random forest 4	116
3.97	cross validation	117
3.98	confusion matrix	117
3.99	voting random forest	118
3.100	pandas	118
3.101	numpy	119
3.102	matplotlib	119
3.103	random forest	120
3.104	random forest 2	120
3.105	random forest 3	121
3.106	random forest 4	121
3.107	random forest 5	122
3.108	random forest 6	122
3.109	random forest 7	123
3.110	random forest 8	123
3.111	random forest 9	124
3.112	random forest 10	124
3.113	random forest 11	124
3.114	random forest 12	124
3.115	random forest 13	124
3.116	random forest 14	124
3.117	random forest 15	124
3.118	random forest 16	124
3.119	random forest 17	124
3.120	random forest 18	124
3.121	confusion matrix 1	124
3.122	confusion matrix 2	124

3.123confusion matrix 3	125
3.124confusion matrix 4	125
3.125confusion matrix 5	125
3.126svm	125
3.127decision tree	125
3.128cross validation 1	125
3.129cross validation 2	125
3.130cross validation 3	125
3.131pengamatan komponen informasi 1	125
3.132pengamatan komponen informasi 2	126
3.133error 1	126
3.134error 2	126
3.135error 3	126
4.1 Lusia-Klasifikasi teks	127
4.2 Lusia-Klasifikasi bunga	128
4.3 Lusia-Teknik YouTube	128
4.4 Lusia-Bag of Word	129
4.5 Lusia-TF IDF	129
4.6 Lusia-Pandas	130
4.7 Lusia-Hasil Pandas	130
4.8 Lusia-Pecah data	130
4.9 Lusia-Hasil Pecah data	131
4.10 Lusia-Vektorisasi dan klasifikasi	131
4.11 Lusia-Decission Tree Katty Perry	131
4.12 Lusia-Hasil klasifikasi SVM	132
4.13 Lusia-Decission Tree	132
4.14 Lusia-ploting confusion matrix	132
4.15 Lusia-Program cross validation	133
4.16 Lusia-Program pengamatan komponen informasi	133
4.17 Lusia-skrinsut error	134
4.18 Klasifikasi Teks Roza	134
4.19 Klasifikasi Bunga Roza	135
4.20 Youtube Roza	136
4.21 Bag of Words Roza	137
4.22 TF-ID Rroza	137

4.23 Nomor 1 Roza	138
4.24 Hasil 1 Roza	138
4.25 Hasil 1 Roza	138
4.26 Nomor 2 Roza	138
4.27 Hasil 2 Roza	139
4.28 Nomor 3 Roza	139
4.29 Hasil 3 Roza	139
4.30 Nomor 4 Roza	139
4.31 Nomor 5 Roza	140
4.32 Nomor 6 Roza	140
4.33 Nomor 7 Roza	141
4.34 Hasil 7 Roza	141
4.35 Hasil 7 Roza	141
4.36 Nomor 8 Roza	142
4.37 Nomor 8 Roza	142
4.38 Error Roza	143
4.39 text-fadila	143
4.40 bunga-fadila	144
4.41 youtube-fadila	145
4.42 bag-fadila	146
4.43 tf2-fadila	147
4.44 1-fadila	148
4.45 lanjutan1-fadila	148
4.46 lanjutan1-1-fadila	148
4.47 lanjutan1-2-fadila	148
4.48 2-fadila	149
4.49 lanjutan2-fadila	149
4.50 3-fadila	150
4.51 4-fadila	150
4.52 5-fadila	151
4.53 cod6-fadila	151
4.54 6-fadila	152
4.55 lanjutan6-fadila	152
4.56 7-fadila	152
4.57 lanjutan7-fadila	152
4.58 8-fadila	153

4.59	lanjutan8-fadila	153
4.60	error1-fadila	154
5.1	Lusia-Vektorisasi	156
5.2	Lusia-Kesamaan Kucing Anjing	156
5.3	Lusia-Kesamaan Kucing Spatula	156
5.4	Lusia-Konsep Vektorisasi Kata	157
5.5	Lusia-Vektorisasi Dokumen	158
5.6	Lusia-Mean	159
5.7	Lusia-Standar Deviasi	159
5.8	Lusia-Skip gram	160
5.9	Lusia-Mencoba dataset	160
5.10	Lusia-Menjelaskan Vektor Love	161
5.11	Lusia-Menjelaskan Vektor Faith	161
5.12	Lusia-Menjelaskan Vektor Fall	161
5.13	Lusia-Menjelaskan Vektor Sick	161
5.14	Lusia-Menjelaskan Vektor Clear	162
5.15	Lusia-Menjelaskan Vektor Shine	162
5.16	Lusia-Menjelaskan Vektor Bag	162
5.17	Lusia-Menjelaskan Vektor Car	162
5.18	Lusia-Menjelaskan Vektor Wash	163
5.19	Lusia-Menjelaskan Vektor Motor	163
5.20	Lusia-Menjelaskan Vektor Cycle	163
5.21	Lusia-Perbandingan	164
5.22	Lusia-extract words	165
5.23	Lusia-Permute Sentences	165
5.24	Lusia-Hasil Permute Sentences	166
5.25	Lusia-TaggedDocument dan Doc2Vec	166
5.26	Lusia-menambahkan data training	167
5.27	Lusia-Pengocokan dan Pembersihan Data	168
5.28	Lusia-Save	168
5.29	Lusia-Delete Temporary	169
5.30	Lusia-Infer code	169
5.31	Lusia-cosine similarity	169
5.32	Lusia-score	170
5.33	Lusia-Error	170

5.34 Lusia-Solusi	171
5.35 Vektorisasi Kata Roza	171
5.36 Google Dataset Roza	172
5.37 Vektorisasi Kata Roza	173
5.38 Vektorisasi Dokumen Roza	173
5.39 Mean Roza	174
5.40 Standar Deviasi Roza	174
5.41 Skip-Gram Roza	174
5.42 Plagiarisme Roza	174
5.43 Love Roza	175
5.44 Faith Roza	175
5.45 Fall Roza	176
5.46 Sick Roza	176
5.47 Clear Roza	177
5.48 Shine Roza	177
5.49 Bag Roza	178
5.50 Car Roza	178
5.51 Wash Roza	179
5.52 Motor Roza	179
5.53 Cycle Roza	180
5.54 Perbandingan Similariti Roza	180
5.55 Extract Word Roza	181
5.56 PermuseSentences Roza	181
5.57 No 3 Roza	182
5.58 No 4 Roza	182
5.59 No 5 Roza	183
5.60 No 5 Roza	183
5.61 No 6 Roza	184
5.62 No 6 Roza	184
5.63 No 7 Roza	184
5.64 No 8 Roza	185
5.65 No 9 Roza	185
5.66 Error Roza	185
5.67 Vektorisasi Kata-fadila	186
5.68 Dimensi Vektor Dataset Wikipedia-fadila	187
5.69 Dimensi Vektor Dataset -fadila	187

5.70	Vektorisasi Untuk Kata-fadila	188
5.71	Vektorisasi Untuk Dokumen-fadila	189
5.72	Mean-fadila	189
5.73	Mean Lanjutan-fadila	189
5.74	Standar Devisiasi-fadila	189
5.75	Skip Gram - fadila	190
5.76	Plagiarisme - fadila	190
5.77	Google Dataset - Love - fadila	191
5.78	Google Dataset - Faith- fadila	191
5.79	Google Dataset - Fall - fadila	191
5.80	Google Dataset - Sick - fadila	192
5.81	Google Dataset - Clear - fadila	192
5.82	Google Dataset - Shine - fadila	193
5.83	Google Dataset - Bag - fadila	193
5.84	Google Dataset - Car - fadila	193
5.85	Google Dataset - Wash - fadila	194
5.86	Google Dataset - Motor - fadila	194
5.87	Google Dataset - Cycle - fadila	194
5.88	Google Dataset - Similarity - fadila	195
5.89	1- Extract-Word - fadila	195
5.90	2- Extract-Word - fadila	196
5.91	PermuteSentences - fadila	196
5.92	3-tagged - fadila	197
5.93	4-model-1- fadila	197
5.94	4-model-2- fadila	198
5.95	4-model-3- fadila	198
5.96	5- Pengocokan Dan Pembersihan Data- fadila	198
5.97	6- Temporari Train Hapus-fadila	199
5.98	6- Model Disave-fadila	199
5.99	7-infercode-fadila	200
5.1008	8-cosine-fadila	200
5.1019	9-score-fadila	200
5.102	10error-error-fadila	201
5.103	10error-error-2-fadila	202
6.1	MFCC Roza	203

6.2	Konsep Dasar Neural Network Roza	204
6.3	Konsep Pembobotan Roza	205
6.4	Konsep Aktivasi Roza	205
6.5	Cara Membaca Hasil Plot MLCC Roza	206
6.6	One Hot Encoding Roza	206
6.7	NP Unique Roza	207
6.8	To Categorical roza	207
6.9	Sequential Roza Roza	208
6.10	Plagiarisme Roza	208
6.11	Hasil No 1 Roza	208
6.12	Kode Program No 2 Roza	209
6.13	Hasil No 2 Roza	209
6.14	Hasil No 3 Roza	210
6.15	Hasil No 4 Roza	211
6.16	Hasil No 5 Roza	213
6.17	Error Roza	213
6.18	Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila	214
6.19	Konsep Dasar Neural Network- fadila	215
6.20	Pembobotan Pada Neural Network- fadila	216
6.21	Fungsi Aktifasi - fadila	217
6.22	Pembacaan Hasil Plot MFCC- fadila	217
6.23	Pembacaan Hasil Plot MFCC- fadila	217
6.24	One-Hot Encoding 1- fadila	218
6.25	One-Hot Encoding 1- fadila	218
6.26	One-Hot Encoding 2 - fadila	219
6.27	Np.Unique - fadila	219
6.28	To Categorical - fadila	220
6.29	Sequential - fadila	220
6.30	Plagiarisme- fadila	221
6.31	Contoh GTZAN Genre Collection - fadila	221
6.32	Display Mfcc 1 - fadila	223
6.33	Display Mfcc 2 - fadila	223
6.34	Extract Feature Song - fadila	224
6.35	Generate_Features_And_Labels - fadila	225
6.36	Generate_Features_Labels-2-fadila	226
6.37	Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila	226

6.38	Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila	227
6.39	Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila	227
6.40	Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila	228
6.41	Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila	228
6.42	Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila	228
6.43	Error - fadila	229
6.44	Lusia-MFCC	230
6.45	Lusia-Neural Network	230
6.46	Lusia-Konsep Pembobotan	231
6.47	Lusia-Konsep Fungsi Aktivasi	231
6.48	Lusia-Membaca hasil plot	232
6.49	Lusia-one hot encoding	233
6.50	Lusia-np.unique	233
6.51	Lusia-to categorical	233
6.52	Lusia-sequential	234
A.1	Form nilai bagian 1.	244
A.2	form nilai bagian 2.	245

Chapter 1

Mengenal Kecerdasan Buatan dan Scikit-Learn

Buku umum yang digunakan adalah [2] dan untuk sebelum UTS menggunakan buku *Python Artificial Intelligence Projects for Beginners*[1]. Dengan praktek menggunakan python 3 dan editor anaconda dan library python scikit-learn. Tujuan pembelajaran pada pertemuan pertama antara lain:

1. Mengerti definisi kecerdasan buatan, sejarah kecerdasan buatan, perkembangan dan penggunaan di perusahaan
2. Memahami cara instalasi dan pemakaian sci-kit learn
3. Memahami cara penggunaan variabel explorer di spyder

Tugas dengan cara dikumpulkan dengan pull request ke github dengan menggunakan latex pada repo yang dibuat oleh asisten riset.

1.1 Teori

Praktek teori penunjang yang dikerjakan :

1. Buat Resume Definisi, Sejarah dan perkembangan Kecerdasan Buatan, dengan bahasa yang mudah dipahami dan dimengerti. Buatan sendiri bebas plagiatis[hari ke 1](10)
2. Buat Resume mengenai definisi supervised learning, klasifikasi, regresi dan unsupervised learning. Data set, training set dan testing set.[hari ke 1](10)

1.2 Instalasi

Membuka <https://scikit-learn.org/stable/tutorial/basic/tutorial.html>. Dengan menggunakan bahasa yang mudah dimengerti dan bebas plagiat. Dan wajib skrinsut dari komputer sendiri.

1. Instalasi library scikit dari anaconda, mencoba kompilasi dan uji coba ambil contoh kode dan lihat variabel explorer[hari ke 1](10)
2. Mencoba Loading an example dataset, menjelaskan maksud dari tulisan tersebut dan mengartikan per baris[hari ke 1](10)
3. Mencoba Learning and predicting, menjelaskan maksud dari tulisan tersebut dan mengartikan per baris[hari ke 2](10)
4. mencoba Model persistence, menjelaskan maksud dari tulisan tersebut dan mengartikan per baris[hari ke 2](10)
5. Mencoba Conventions, menjelaskan maksud dari tulisan tersebut dan mengartikan per baris[hari ke 2](10)

1.3 Penanganan Error

Dari percobaan yang dilakukan di atas, apabila mendapatkan error maka:

1. skrinsut error[hari ke 2](10)
2. Tuliskan kode eror dan jenis errornya [hari ke 2](10)
3. Solusi pemecahan masalah error tersebut[hari ke 2](10)

1.4 Fadila/1164072

1.4.1 Teori

Teori mencakup resume dari beberapa pembahasan. yaitu :

1. Tentang Kecerdasan Buatan

- Definisi Kecerdasan Buatan.

Kecerdasan Buatan biasa disebut dengan istilah AI (Artificial Intelligence) . AI sendiri merupakan suatu cabang dalam bidang sains komputer sains dimana mengkaji tentang bagaimana cara untuk melengkapi sebuah komputer dengan kemampuan atau kepintaran layaknya atau mirip dengan yang dimiliki manusia. Sebagai contoh, sebagaimana komputer dapat berkomunikasi dengan pengguna baik menggunakan kata, suara maupun lain sebagainya . Dengan kemampuan ini, diharapkan komputer mampu mengambil keputusan sendiri untuk berbagai kasus yang ditemuinya kemudian itulah yang disebut dengan kecerdasan buatan.

Kecerdasan buatan makin canggih dengan kemampuan komputer dalam memperbarui pengetahuannya dengan banyaknya testing dan perkembangan target analisa. Untuk kecerdasan buatan ada banyak contoh dan jenisnya. Salah satu contoh yang paling terkenal dari Artificial Intelligence ialah Google Assistant. Google Assistant digunakan untuk kemudahan user dalam menemukan berbagai hal maupun penyettingan langsung terhadap smartphone yang digunakan dan masih banyak lagi.

- Sejarah Kecerdasan Buatan

Artificial intelligence merupakan inovasi baru di bidang ilmu pengetahuan. Mulai terbentuk sejak adanya komputer modern dan kira-kira terjadi sekitaran tahun 1940 dan 1950. Ilmu pengetahuan komputer ini khusus ditujukan dalam perancangan otomatisasi tingkah laku cerdas dalam sistem kecerdasan komputer.

Pada awalnya, kecerdasan buatan hanya ada di universitas-universitas dan laboratorium penelitian, serta hanya sedikit produk yang dihasilkan dan dikembangkan. Menjelang akhir 1970-an dan 1980-an, mulai dikembangkan secara penuh dan hasilnya berangsur-angsur dipublikasikan di khalayak umum.

```
>>> from joblib import dump, load
Traceback (most recent call last):
  File "<stdin>", line 1, in <module>
ModuleNotFoundError: No module named 'joblib'
>>>
```

Figure 1.1: error model persistence

2. Penanganan Model Persistence

- Pertama-tama silahkan membuka command prompt
- Kemudian masukkan perintah untuk melakukan instalasi module joblib perintahnya ialah : pip install joblib
- hasilnya akan nampak seperti pada gambar yang ditampilkan



Figure 1.2: capturing

Jika kita berbicara tentang AI atau Artificial Intelligence maka kita tidak bisa melupakan seorang sosok yang sangat terkenal pada bidang tersebut yaitu bapak John McCarthy. McCarthy mendapatkan gelar sarjana matematika dari California Institute of Technology (Caltech) pada September 1948. Dari masa kuliahnya itulah ia mulai mengembangkan ketertarikannya pada mesin yang dapat menirukan cara berpikir manusia. McCarthy kemudian melanjutkan pendidikan ke program doktoral di Princeton University.

McCarthy kemudian mendirikan dua lembaga penelitian kecerdasan buatan. Kedua lembaga AI itu adalah Stanford Artificial Intelligence Laboratory dan MIT Artificial Intelligence Laboratory. Di lembaga-lembaga inilah bermunculan inovasi pengembangan AI yang meliputi bidang human skill, vision, listening, reasoning dan movement of limbs. Bahkan salah satu lembaga yang didirikan itu, Stanford Artificial Intelligence pernah mendapat bantuan dana dari Pentagon untuk membuat teknologi-teknologi luar angkasa.

- Perkembangan Kecerdasan Buatan

Teknologi Artificial Intelligence semakin ramai dibahas dalam berbagai diskusi teknologi di seluruh dunia. Menurut kebanyakan orang, pekerjaan seperti kasir, operator telepon, pengendara truk, dan lainnya sangat berpeluang besar untuk tergantikan oleh Artificial Intelligence. Mengapa terjadi

hal demikian? dikarenakan memang bahwa AI lebih unggul dalam hal kinerja, fitur dan lain sebagainya. Namun, dalam beberapa aspek memang pekerja manusia masih unggul dibandingkan AI itu sendiri.

Para generasi muda yang ada di dunia terutama di daerah Asia terlihat sudah memahami fungsi dan efek dari AI dalam kehidupan kita sehari-hari. Berdasarkan survei yang dilakukan oleh Microsoft, terdapat 39 persen responden yang mempertimbangkan untuk menggunakan mobil tanpa pengemudi dan 36 persen lainnya setuju bahwa robot masa depan dengan software untuk beroperasi mampu meningkatkan produktivitas. Dari survey tersebut kita sebagai pengguna AI harus lebih bijaksana dalam pengembangan dan penggunaan dari AI sehingga tanpa memberikan efek samping terhadap etos kerja dan keseharian kita sebagai pengguna dalam kehidupan sehari-hari.

3. Tentang Pengertian Terhadap Ilmu Yang Lain

- Supervised Learning adalah pendekatan dimana sudah terdapat data yang dilatih selain itu juga terdapat variable yang ditargetkan sehingga tujuan dari pendekatan ini yaitu mengelompokan suatu data ke data yang sudah ada.
- Klasifikasi adalah pembagian sesuatu menurut kelas-kelas (class). Menurut Ilmu Pengetahuan, Klasifikasi merupakan proses pengelompokan benda berdasarkan ciri-ciri persamaan dan juga perbedaan.
- Regresi adalah metode analisis statistik yang digunakan untuk melihat pengaruh antara dua ataupun lebih variabel.
- Unsupervised Learning berbeda dengan Supervised Learning. Perbedaannya ialah unsupervised learning tidak memiliki data latih, sehingga dari data yang ada kita mengelompokan data tersebut menjadi 2 ataupun 3 bagian dan seterusnya.
- Dataset adalah objek yang merepresentasikan data dan juga relasi yang ada di memory. Strukturnya mirip dengan data di database, namun bedanya dataset berisi koleksi dari data table dan data relation.
- Training Set adalah set digunakan oleh algoritma klasifikasi . Dapat di contohkan dengan : decision tree, bayesian, neural network dll. Semuanya dapat digunakan untuk membentuk sebuah model classifier.

- Testing Set adalah set yang digunakan untuk mengukur sejauh mana classifier berhasil melakukan klasifikasi dengan benar.

1.4.2 Instalasi

Untuk Instalasinya mencakup i beberapa pembahasan dan tutorial. yaitu :

1. Instalasi Scikit-Learn Dari Anaconda

- Instalasi Anaconda
 - Pertama-tama silahkan pastikan bahwa anda telah melakukan instalasi software Anaconda.
 - Apabila belum, silahkan buka web browser anda untuk melakukan pengunduhan software Anaconda
 - Setelah terunduh, silahkan klik kanan lalu run administrator pada software Anaconda
 - Silahkan lakukan penginstalan dengan menekan tombol install pada tampilan instalasi
 - Kemudian tekan tombol next maka akan sampai pada tampilan diatas

```
C:\WINDOWS\system32>pip install joblib
Collecting joblib
  Downloading https://files.pythonhosted.org/packages/cd/c1/50a758e8247561e58cb87305b1e99b171b8c767b15b12a1734001f41d350
/joblib-0.13.2-py3-none-any.whl (278kB)
  100% |████████████████████████████████| 286kB 2.3MB/s
distributed 1.21.0 requires msgpack, which is not installed.
Installing collected packages: joblib
Successfully installed joblib-0.13.2
You are using pip version 10.0.1, however version 19.0.3 is available.
You should consider upgrading via the 'python -m pip install --upgrade pip' command.
C:\WINDOWS\system32>
```

Figure 1.3: penanganan error model persistence

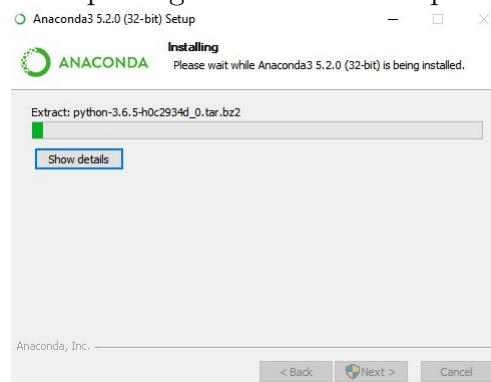


Figure 1.4: install anaconda 1

1. Pengujian Penanganan Model Persistence

- Setelah melakukan penginstalan maka kita harus menguji keberhasilan penginstalan
 - Caranya dengan mengecek lewat command prompt bahwa module joblib-nya telah terdefinisikan di python
 - Silahkan ketikkan perintah python, lalu masukkan perintah sebagai berikut :
- ```
from joblib import dump, load
```
- Maka hasilnya akan nampak seperti pada gambar yang ditampilkan

```
Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> from joblib import dump, load
>>>
```

Figure 1.5: penanganan error model persistence

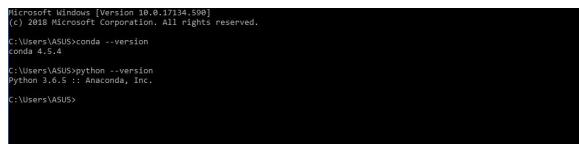
1. Selanjutnya apabila instalasi tersebut telah selesai maka silahkan menekan tombol next
2. Tampilan selanjutnya akan seperti ini



Figure 1.6: install anaconda 2

3. Apabila tampilannya telah sesuai dengan contoh gambar maka instalasi telah selesai
- Instalasi Library Scikit Learn
  1. Silahkan membuka web browser untuk melakukan pengunduhan untuk library scikit dari anaconda.

2. Silahkan mengunjungi halaman ini untuk melakukan pengunduhan library scikit dari anaconda.  
<https://anaconda.org/anaconda/scikit-learn>.
3. Setelah terdownload silahkan melakukan instalasi lanjutan menggunakan Command Prompt
4. Silahkan masukkan perintah berikut untuk melakukan pengecekan bahwa anaconda anda telah terpasang dengan baik.  
`conda -version`  
`python -version`
5. Tampilannya akan nampak seperti berikut :



```
Microsoft Windows [Version 10.0.17134.598]
(c) 2018 Microsoft Corporation. All rights reserved.

C:\Users\ASUS>conda -version
conda 4.5.4

C:\Users\ASUS>python --version
Python 3.6.5 :: Anaconda, Inc.

C:\Users\ASUS>
```

Figure 1.7: Pengecekan Anaconda

6. Selanjutnya silahkan masukkan perintah berikut untuk melakukan instalasi pip scikit-learn  
perintahnya : `pip install -U scikit-learn`
7. Tampilannya akan nampak seperti berikut :



```
!mercurial@K0101 install -U scikit-learn
Collecting scikit-learn
 Downloading https://files.pythonhosted.org/packages/ea/cf/09e0cb07b8ae0f2232a8a257da1298787322d47202a2cscf/scikit_learn-0.20.2-cp36-cp36m-win32.whl (6.3M)
 100% |████████████████████████████████| 6.3M 1.1MB/s
Requirement already up-to-date: numpy<1.18.0, >=1.17.0 in c:\programdata\anaconda\lib\site-packages (from scikit-learn) (1.17.0)
Requirement already up-to-date: scipy<0.19.0, >=0.17.0 in c:\programdata\anaconda\lib\site-packages (from scikit-learn) (0.17.0)
Installing collected packages: scikit-learn
 Preparing metadata (setup.py) ... done
 Installing scikit-learn-0.20.2-cp36-cp36m-win32.whl ...
 Successfully installed scikit-learn-0.20.2
Successfully installed scikit-learn-0.20.2
You are using pip version 10.0.3, however version 19.0.3 is available.
To update, run the command "python -m pip install --upgrade pip".
```

Figure 1.8: instalasi pip scikit-learn

8. Selanjutnya silahkan masukkan perintah berikut untuk melakukan instalasi conda scikit-learn  
perintahnya : `conda install scikit-learn`
9. Tampilannya akan nampak seperti berikut :
10. Apabila telah dipraktekan seperti langkah-langkah dan menghasilkan tampilan seperti contoh diatas, maka instalasi scikit-learn dari anaconda berhasil dilakukan
11. Kemudian untuk pengujian yang lain yaitu pengujian untuk mengecek codingan anaconda

```

c:\Users\ASUS>conda install scikit-learn
Solving environments: done
Package Plan
 environment location: C:\ProgramData\Anaconda
 added / updated specs:
 scikit-learn

The following packages will be downloaded:
 package | build
 conda-4.6.7 | py36_0 1.7 MB

The following packages will be UPDATED:
 conda: 4.5.4-py36_0 -> 4.6.7-py36_0

Proceed ((y)/(n)) y

Downloading and Extracting Packages
conda: 4.6.7-py36_0 | ## | 100%
Preparing transaction: done
Verifying transaction: done
Executing transaction: done

```

Figure 1.9: instalasi conda scikit-learn

```

In [42]: solok = pd.get_dummies(solok, columns=['sex', 'school', 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob',
...: 'Fjob', ...: 'reason', 'guardian', 'schoolsup', 'famsup', 'paid', 'activities', ...: 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic'])
...: solok.head()
Out[42]:
 age Medu Fedu ... internet_yes romantic_no romantic_yes
0 18 4 4 ... 0 1 0
1 17 1 1 ... 1 1 0
2 15 1 1 ... 1 1 0
3 15 4 2 ... 1 0 1
4 16 3 3 ... 0 1 0
[5 rows x 57 columns]

```

Figure 1.10: uji coba codingan

12. Contoh uji coba codingannya dapat dilihat pada gambar berikut
13. Berdasarkan pengujian tersebut maka dapat dipastikan bahwa anaconda telah ter-include ke dalam python dan dieksekusi dengan script python
14. Setelah pengeksekusianya berdasarkan scripts python, terdapatlah keluaran yang sesuai
15. Keluaran tersebut yang menandakan bahwa anacondanya berfungsi dengan baik.

- Loading An Example Dataset

- Penerapan Loading An Example Dataset Pada Python Di CMD
  1. Pertama-tama silahkan buka command prompt di laptop anda
  2. Selanjutnya masuk ke python
  3. Setelah masuk kedalam python, silahkan masukkan perintah seperti pada gambar berikut :
  4. Secara keseluruhan, hasilnya pada command prompt akan nampak seperti gambar tersebut
  5. Apabila tampilanya telah nampak seperti gambar diatas, maka pengujianya telah selesai dan berhasil.
- Penjelasan Perintah Yang Di Uji

```

In [43]: solok = solok.sample(frac=1)
...: # split training and testing data
...: solok_train = solok[:500]
...: solok_test = solok[500:]
...:
...: solok_train_att = solok_train.drop(['pass'], axis=1)
...: solok_train_pass = solok_train['pass']
...:
...: solok_test_att = solok_test.drop(['pass'], axis=1)
...: solok_test_pass = solok_test['pass']
...:
...: solok_att = solok.drop(['pass'], axis=1)
...: solok_pass = solok['pass']
...:
...: # number of passing students in whole dataset:
...: import numpy as np
...: print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(solok_pass), len(solok_pass),
100*float(np.sum(solok_pass)) / len(solok_pass)))
Passing: 166 out of 395 (42.03%)

```

Figure 1.11: pengujian loading an example dataset

```

1 from sklearn import datasets
2 iris = datasets.load_iris()
3 digits = datasets.load_digits()

```

Figure 1.12: pengujian loading an example dataset

1. Perhatikan perintah yang telah dieksekusi ini :
2. Penjelasan untuk baris pertama ialah :  
Perintahnya yaitu memasukkan dan memanggil dataset dari sklearn
3. Penjelasan untuk baris kedua ialah :  
Terdapat variabel baru yaitu iris. Dimana variabel iris memanggil datasets dan di dalamnya akan ngeload ( menampilkan ) load iris.
4. Penjelasan untuk baris ketiga ialah :  
Kemudian ada juga variabel baru lainnya yaitu digits yang akan memanggil dataset dan di dalamnya akan ngeload ( menampilkan ) load digits
5. Selanjutnya untuk perintah Print( digits.data ) ditujukan untuk menampilkan output dari pengeksekusian variabel digits dan akan berupa data.
6. Hasilnya printnya sebagai berikut :

```

>>> print(digits.data)
[[0. 0. 5. ... 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. ... 10. 0. 0.]
 [0. 0. 0. ... 16. 9. 0.]
 ...
 [0. 0. 1. ... 6. 0. 0.]
 [0. 0. 2. ... 12. 0. 0.]
 [0. 0. 10. ... 12. 1. 0.]]
>>>

```

Figure 1.13: hasil print uji cobat

7. Untuk penjelasan uji cobanya sudah selesai.

- Learning And Predicting

- Penerapan Learning Dan Predicting Pada Python Di CMD

1. Pertama-tama silahkan buka command prompt di laptop anda
2. Selanjutnya masuk ke python
3. Setelah masuk kedalam python, silahkan masukkan perintah ( scriptnya ) sesuai dengan contoh yang akan diberikan

```
In [40]: import pandas as pd
...: solok = pd.read_csv('student-mat.csv', sep=',')
...: len(solok)
Out[40]: 395
```

Figure 1.14: pengujian learning dan predicting

4. Contohnya nampak seperti pada gambar.
  5. Apabila tampilanya telah nampak seperti gambar diatas, maka pen-gujiannya telah selesai dan berhasil.
- Penjelasan Perintah Yang Di Uji, ( sesuai dengan contoh perintah pada gambar).
1. Penjelasan untuk baris 1 ialah :  
Memanggil dan memasukkan datasets dari sklearn
  2. Penjelasan untuk baris 2 ialah :  
membuat variabel iris yang memanggil load data pada datasets tanpa parameter
  3. Penjelasan untuk baris 3 ialah :  
membuat variabel digits yang memanggil load digits dari datasets tanpa parameter
  4. Penjelasan untuk baris 4 ialah :  
melakukan perintah print data yang akan menampilkan data dari eksekusi variabel digits
  5. Penjelasan untuk baris 5 ialah :  
hasil eksekusi
  6. Penjelasan untuk baris 6 ialah :  
membuat clf pada module fit metode dengan menggunakan 2 para-mater yaitu digits data dan digits target

7. Penjelasan untuk baris 7 ialah :

svc ini mengimplementasikan yang namanya data berupa klasifikasi dukungan vektor.

8. Untuk penjelasan uji cobanya sudah selesai.

- Model Persistence

- Penerapan Model Persistence Pada Python Di CMD

1. Pertama-tama silahkan buka command prompt di laptop anda
2. Selanjutnya masuk ke python
3. Setelah masuk kedalam python, silahkan masukkan perintah ( script-snya ) sesuai dengan contoh yang akan diberikan

```
[1]: In [1]: Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> from sklearn import svm
>>> import numpy as np
>>> from sklearn import datasets
>>> clf = svm.SVC(gamma='scale')
>>> iris = datasets.load_iris()
>>> X = iris.data[:, :2]
>>> y = iris.target
>>> clf.fit(X, y)
SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='scale',
 kernel='rbf', max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
 tol=0.001, verbose=False)
>>>
```

Figure 1.15: pengujian model persistence 1

```
>>> import pickle
>>> s = pickle.dumps(clf)
>>> clf2 = pickle.loads(s)
>>> clf2.predict(X[0:1])
array([0])
>>> y[0]
0
>>>
```

Figure 1.16: pengujian model persistence 2

4. Contohnya nampak seperti pada gambar.

5. Apabila tampilanya telah nampak seperti gambar diatas, maka pengujianya telah selesai dan berhasil.

- Penjelasan Perintah Yang Di Uji, ( sesuai dengan contoh perintah pada gambar).

- Model Persistence 1

1. Penjelasan untuk baris 1 ialah :

Memanggil ataupun memasukkan datasets dari sklear.

2. Penjelasan untuk baris 2 ialah :

Memanggil ataupun memasukkan svm dari sklearn

3. Penjelasan untuk baris 3 ialah :

Membuat variabel baru yaitu clf dimana akan memanggil svm.SVC yang telah mendefinisikan sebuah parameter yaitu gamma.

4. Penjelasan untuk baris 4 ialah :

Membuat variabel baru lainnya yaitu iris dimana akan memanggil datasets yang didalamnya akan ngeload data iris.

5. Penjelasan untuk baris 5 ialah :

Membuat variabel baru lainnya untuk X dan Y dengan mendefinisikan pemanggilan iris data dan iris target.

6. Penjelasan untuk baris 6 ialah :

Variabel clf dipasang pada model fit metode dengan parameter X dan Y

7. Penjelasan untuk baris 7 ialah :

Kemudian svc ini mengimplementasikan yang namanya data berupa klasifikasi dukungan vektor.

- Model Persistence 2

1. Penjelasan untuk baris 1 ialah :

Melakukan pemanggilan terhadap library pickle

2. Penjelasan untuk baris 2 ialah :

Membuat variabel baru yaitu s dengan pemanggilan pickle dumps dengan pendefinisian variabel clf

3. Penjelasan untuk baris 3 ialah :

Membuat variabel clf2 dengan memanggil pickle loads dengan pendefinisian variabel s

4. Penjelasan untuk baris 4 ialah :

Prediksi nilai baru dari variabel clf2 dengan parameternya yaitu X

5. Penjelasan untuk baris 5 ialah :

set array dari prediksi variabel clf2

6. Penjelasan untuk baris 6 ialah :

Parameter X dengan array 0 akan menghasilkan set array 0 juga

7. Untuk penjelasan uji cobanya sudah selesai.

- Conventions

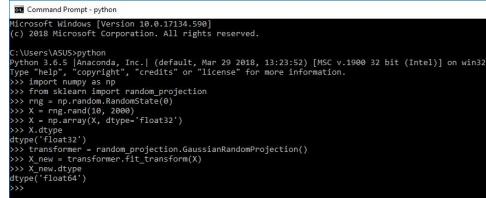
- Penerapan Conventions Pada Python Di CMD

- 1. Type Casting

- \* Pertama-tama silahkan buka command prompt di laptop anda

- \* Selanjutnya masuk ke python

- \* Setelah masuk kedalam python, silahkan masukkan perintah ( scriptsnya ) sesuai dengan contoh yang akan diberikan



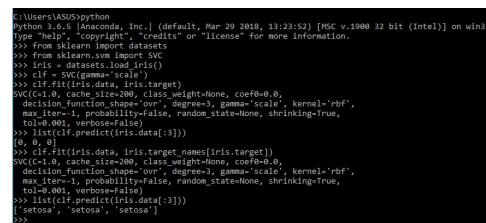
```

C:\Users\ASUS>python
Microsoft Windows [Version 10.0.17134.586]
(c) 2017 Microsoft Corporation. All Rights Reserved.

C:\Users\ASUS>python
Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> import numpy as np
>>> from sklearn.random_projection import GaussianRandomProjection
>>> rng = np.random.RandomState(0)
>>> X = rng.rand(10, 2000)
>>> X = np.array(X, dtype='float32')
>>> X.dtype
dtype('float32')
>>> X_new = X.copy()
>>> X_new = GaussianRandomProjection().fit_transform(X)
>>> X_new.dtype
dtype('float64')
>>>

```

Figure 1.17: pengujian type casting 1



```

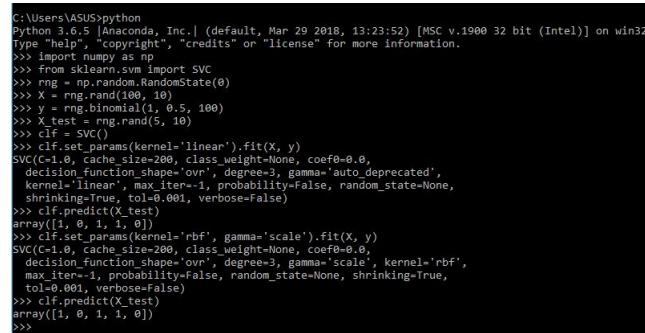
C:\Users\ASUS>python
Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> import numpy as np
>>> from sklearn.svm import SVC
>>> iris = datasets.load_iris()
>>> X = iris.data
>>> y = iris.target
>>> clf = SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='scale', kernel='rbf',
 max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
 tol=0.001, verbose=False)
>>> list(clf.predict(iris.data[:3]))
[0, 1, 2]
>>> clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target])
SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='scale', kernel='rbf',
 max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
 tol=0.001, verbose=False)
>>> list(clf.predict(iris.data[-3:]))
['setosa', 'setosa', 'setosa']
>>>

```

Figure 1.18: pengujian type casting 2

## 2. Refitting And Updating Parameters

- \* Pertama-tama silahkan buka command prompt di laptop anda
- \* Selanjutnya masuk ke python
- \* Setelah masuk kedalam python, silahkan masukkan perintah ( scriptsnya ) sesuai dengan contoh yang akan diberikan



```

C:\Users\ASUS>python
Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> import numpy as np
>>> from sklearn.svm import SVC
>>> rng = np.random.RandomState(0)
>>> X = rng.rand(100, 10)
>>> y = rng.binomial(1, 0.5, 100)
>>> X_test = rng.rand(5, 10)
>>> clf = SVC()
>>> clf.set_params(kernel='linear').fit(X, y)
SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='auto_deprecated',
 kernel='linear', max_iter=-1, probability=False, random_state=None,
 shrinking=True, tol=0.001, verbose=False)
>>> clf.predict(X_test)
array([1, 0, 1, 1, 0])
>>> clf.set_params(kernel='rbf', gamma='scale').fit(X, y)
SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='scale', kernel='rbf',
 max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
 tol=0.001, verbose=False)
>>> clf.predict(X_test)
array([1, 0, 1, 1, 0])
>>>

```

Figure 1.19: pengujian refitting and updating

## 3. Multiclass And Multilable Fitting

- \* Pertama-tama silahkan buka command prompt di laptop anda
- \* Selanjutnya masuk ke python

```

c:\Users\ASUS>python
Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> from sklearn import SVC
>>> from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier
>>> from sklearn.preprocessing import LabelBinarizer
>>> X = [[1, 2], [2, 4], [4, 5], [3, 2], [3, 1]]
>>> y = [0, 0, 1, 1, 2]
>>> classif = OneVsRestClassifier(estimator=SVC(gamma='scale', random_state=0))
>>> classif.fit(X, y).predict(X)
array([0, 0, 1, 1, 2])
>>> y = LabelBinarizer().fit_transform(y)
>>> classif.fit(X, y).predict(X)
array([[1, 0, 0],
 [0, 1, 0],
 [0, 0, 1],
 [0, 0, 1],
 [0, 0, 0]])

```

Figure 1.20: pengujian multiclass and multiable 1

```

>>> from sklearn.preprocessing import MultiLabelBinarizer
>>> y = [[0, 1], [0, 2], [1, 3], [0, 2, 3], [2, 4]]
>>> y = MultiLabelBinarizer().fit_transform(y)
>>> classif.fit(X, y).predict(X)
array([[1, 0, 0, 0, 0],
 [1, 0, 1, 0, 0],
 [0, 1, 0, 1, 0],
 [1, 0, 1, 0, 0],
 [1, 0, 1, 0, 0]])

```

Figure 1.21: pengujian multiclass and multiable 2

- \* Setelah masuk kedalam python, silahkan masukkan perintah ( scriptsnya ) sesuai dengan contoh yang akan diberikan
- 4. Apabila semua proses yang telah dilakukan terlihat seperti contoh-contoh diatas, maka pengujian telah selesai.
- Penjelasan Perintah Yang Di Uji, berdasarkan contoh perintah-perintah diatas :
- 1. Type Casting :
  - \* Type Casting 1
    - Penjelasan untuk baris 1 ialah :
 

Memasukkan dan memanggil module / library numpy sebagai np
    - Penjelasan untuk baris 2 ialah :
 

Memasukkan dan memanggil random projection dari sklearn
    - Penjelasan untuk baris 3 ialah :
 

Membuat variabel rng, dimana memanggil np yang akan mengambil dan mengeksekusi random state dengan parameter 0
    - Penjelasan untuk baris 4 ialah :
 

Membuat variabel baru lainnya yaitu X dengan memanggil variabel rng dengan 2 parameter yaitu 10 dan 2000
    - Penjelasan untuk baris 5 ialah :
 

Membuat variabel X lagi namun dengan pemanggilan yang berbeda yaitu array dari np dengan parameternya x dan dtype='float32'.

- Penjelasan untuk baris 6 ialah :  
Pemanggilan dtype dari variabel X
  - Penjelasan untuk baris 7 ialah :  
Hasil dari pemanggilan dtype dari variabel X
  - Penjelasan untuk baris 8 ialah :  
Membuat variabel transformer dengan pemanggilan gaussian random projection
  - Penjelasan untuk baris 9 ialah :  
Membuat variabel baru yaitu X new dengan memanggil variabel transformer yang berada pada model fit metode dengan parameternya yaitu X
  - Penjelasan untuk baris 10 ialah :  
Pemanggilan dtype dari variabel X new
  - Penjelasan untuk baris 11 ialah :  
Hasil dari pemanggilan dtype variabel X new
  - Untuk penjelasan uji cobanya sudah selesai.
- \* Type Casting 2
- Penjelasan untuk baris 1 ialah :  
Memasukkan dan memanggil dataset dari sklearn
  - Penjelasan untuk baris 2 ialah :  
Memasukkan dan memanggil csv dari sklearn
  - Penjelasan untuk baris 3 ialah :  
Membuat variabel iris dengan memanggil load iris dari datasets
  - Penjelasan untuk baris 4 ialah :  
Membuat variabel clf dengan memanggil svc dengan parameter gamma
  - Penjelasan untuk baris 5 ialah :  
Membuat clf pada module fit metode dengan 2 parameter yaitu iris data dan iris target
  - Penjelasan untuk baris 6 ialah :  
membuat variabel list dengan prediksi clf
  - Penjelasan untuk baris 7 ialah :  
SVC mengimplementasikan yang namanya data berupa klasifikasi dukungan vektor.

- Penjelasan untuk baris 8 ialah :  
membuat variabel list dengan prediksi iris data
  - Penjelasan untuk baris 9 ialah :  
hasil dari prediksi list clf
  - Untuk penjelasan uji cobanya sudah selesai.
- \* Refting And Updating Parameters :
- Penjelasan untuk baris 1 ialah :  
Memasukkan dan memanggil module / library numpy sebagai np
  - Penjelasan untuk baris 2 ialah :  
Memasukkan dan memanggil SVC dari sklearn.svm
  - Penjelasan untuk baris 3 ialah :  
Membuat variabel rng, dimana memanggil np yang akan mengambil dan mengeksekusi random state dengan parameter 0
  - Penjelasan untuk baris 4 ialah :  
Membuat variabel baru lainnya yaitu X dengan memanggil variabel rng dengan 2 parameter yaitu 100 dan 10
  - Penjelasan untuk baris 5 ialah :  
Membuat variabel Y dimana memanggil binomial dari rng dengan 3 parameter yaitu 1, 0.5 dan 100.
  - Penjelasan untuk baris 6 ialah :  
Memuat variabel baru lainnya itu X test dimana memanggil rand dari rng dengan 2 parameter yaitu 5 dan 10.
  - Penjelasan untuk baris 7 ialah :  
Membuat variabel clf dengan mendefinisikan SVC tanpa parameter
  - Penjelasan untuk baris 8 ialah :  
Melakukan parameter set dari clf dengan parameter kernel='linear'.
  - Penjelasan untuk baris 9 ialah :  
SVC mengimplementasikan yang namanya data berupa klasifikasi dukungan vektor.
  - Penjelasan untuk baris 10 ialah :  
Membuat prediksi clf dengan parameternya yaitu variabel X test
  - Penjelasan untuk baris 11 ialah :  
set array yang dihasilkan oleh prediksi clf

- Penjelasan untuk baris 12 ialah :  
Melakukan parameter set dari clf dengan parameter kernel='rbf', gamma='scale' dan fit yaitu X dan Y
  - Penjelasan untuk baris 13 ialah :  
SVC mengimplementasikan yang namanya data berupa klasifikasi dukungan vektor.
  - Penjelasan untuk baris 14 ialah :  
Membuat prediksi clf dengan parameteranya yaitu variabel X test
  - Penjelasan untuk baris 15 ialah :  
set array yang dihasilkan oleh prediksi clf
  - Untuk penjelasan uji cobanya sudah selesai.
- \* Multiclass And Multilable Fitting
- Multiclass And Multilable Fitting 1
    1. Penjelasan untuk baris 1 ialah :  
Memasukkan dan memanggil SCV dari sklearn.svm
    2. Penjelasan untuk baris 2 ialah :  
Memasukkan dan memanggil OneVsRestClassifier dari sklearn.svm
    3. Penjelasan untuk baris 3 ialah :  
Memasukkan dan memanggil LabelBinarizer dari sklearn.preprocessing
    4. Penjelasan untuk baris 4 ialah :  
Membuat variabel X dengan beberapa parameter
    5. Penjelasan untuk baris 5 ialah :  
Membuat variabel Y dengan beberapa parameter
    6. Penjelasan untuk baris 6 ialah :  
Membuat variabel classif dengan memanggil OneVsRestClassifier yang didalamnya terdapat 2 parameter yaitu gamma dan random state.
    7. Penjelasan untuk baris 7 ialah :  
Membuat prediksi parameter X dari variabel classif yang berada dalam module fit metode dengan parameter X dan Y
    8. Penjelasan untuk baris 8 ialah :  
set array dari prediksi classif
    9. Penjelasan untuk baris 9 ialah :

- Membuat variabel Y baru dengan memanggil LabelBinarizer tanpa parameter dan fit transform dengan parameter Y
10. Penjelasan untuk baris 10 ialah :  
Membuat prediksi parameter X dari variabel classif yang berada dalam module fit metode dengan parameter X dan Y
  11. Penjelasan untuk baris 11 ialah :  
set array dari prediksi classif
    - Multiclass And Multilable Fitting 2
    1. Penjelasan untuk baris 1 ialah :  
Memasukkan dan memanggil MultiLabelBinarizer dari sklearn.preprocessing
    2. Penjelasan untuk baris 2 ialah :  
Membuat variabel Y dengan beberapa parameter / nilai
    3. Penjelasan untuk baris 3 ialah :  
Membuat variabel Y dengan memanggil MultiLabelBinarizer tanpa parameter dan Fit transform dengan parameter y
    4. Penjelasan untuk baris 4 ialah :  
Membuat prediksi dengan parameter X dari classif pada module fit metode dengan parameter X dan Y
    5. Penjelasan untuk baris 5 ialah :  
set array dari prediksi classif
    6. Untuk penjelasan uji cobanya sudah selesai.

### 1.4.3 Penanganan Error

Terdapat error pada pengujian diatas dan penanganannya, yaitu:

1. Model Persistence
  - Errornya ditandai dengan tidak terdefinisinya module joblib pada komputer
  - Hal itulah yang menyebabkan tidak terprosesnya perintah terkait

```
>>> from joblib import dump, load
Traceback (most recent call last):
 File "<stdin>", line 1, in <module>
ModuleNotFoundError: No module named 'joblib'
>>>
```

Figure 1.22: error model persistence

## 2. Penanganan Model Persistence

- Pertama-tama silahkan membuka command prompt
- Kemudian masukkan perintah untuk melakukan instalasi module joblib perintahnya ialah : pip install joblib
- hasilnya akan nampak seperti pada gambar yang ditampilkan

```
C:\WINDOWS\system32>pip install joblib
Collecting joblib
 Downloading https://files.pythonhosted.org/packages/cd/c1/50a758e8247561e58cb87305b1e90b171b8c767b15b12a1734001f41d350
/joblib-0.13.2-py2.py3-none-any.whl (278kB)
100% |████████████████████████████████| 286kB 2.3MB/s
Requirement already up-to-date: numpy >= 1.11 in ./pip-req-build which is not installed.
Installing collected packages: joblib
Successfully installed joblib-0.13.2
You are using pip version 10.0.1, however version 19.0.3 is available.
You should consider upgrading via the 'python -m pip install --upgrade pip' command.
C:\WINDOWS\system32>
```

Figure 1.23: penanganan error model persistence

## 1. Pengujian Penanganan Model Persistence

- Setelah melakukan penginstalan maka kita harus menguji keberhasilan penginstalan
- Caranya dengan mengecek lewat command prompt bahwa module joblibnya telah terdefinisikan di python
- Silahkan ketikkan perintah python, lalu masukkan perintah sebagai berikut :  
from joblib import dump, load
- Maka hasilnya akan nampak seperti pada gambar yang ditampilkan

```
Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> from joblib import dump, load
>>>
```

Figure 1.24: penanganan error model persistence

## 1.5 Rahmi Roza/1164085

### 1.5.1 Teori

Teori mencakup resume dari beberapa pembahasan. yaitu :

- Definisi Kecerdasan Buatan.

Kecerdasan Buatan adalah salah satu cabang Ilmu pengetahuan berhubungan dengan pemanfaatan mesin untuk memecahkan persoalan yang rumit dengan cara yang lebih manusiawi. Hal ini biasanya dilakukan dengan mengikuti/mencontoh karakteristik dan analogi berpikir dari kecerdasan/Inteligensia manusia, dan menerapkannya sebagai algoritma yang dikenal oleh komputer.

Agar komputer bisa bertindak seperti dan sebaik manusia, maka komputer juga harus diberi bekal pengetahuan dan mempunyai kemampuan untuk menalar. Untuk itu AI akan mencoba untuk memberikan beberapa metoda untuk membekali komputer dengan kedua komponen tersebut agar komputer bisa menjadi mesin pintar.

- Sejarah Kecerdasan Buatan

Banyak orang percaya kecerdasan buatan akan memusnahkan kelangsungan hidup manusia saat mereka menyadari kekuatan yang dimilikinya. Semua bermula sejak Turing Machine. Berikut perjalanan kecerdasan buatan hingga akhirnya melahirkan robot dan robot seks.

Tahun 1950. Alan Turing memperkenalkan Turing Test dalam jurnal berjudul Computing Machinery and Intelligence. Pada musim panas 1956, Konferensi Dartmouth meluncurkan ide artificial intelligence dan IBM memulai riset tentang AI.

Tahun 1970. Sepanjang 1974 sampai 1980 merupakan gelombang pertama kecerdasan buatan. Pada periode ini pula pengumpulan dana untuk melakukan riset kecerdasan buatan mulai marak.

Tahun 1990. Pada 11 Mei 1997, Deep Blue Computer, kecerdasan buatan besutan IBM berhasil mengalahkan grand master catur asal Rusia, Garry Kasparov

Tahun 2000. Kendaraan bikinan tim peneliti dari Universitas Stanford, Amerika Serikat, berhasil menjadi kampiun dal DARPA Grand Challenge. Mobil swakemudi ini bisa melaju di gurun pasir sejauh 211 kilometer.

Tahun 2010. Watson, kecerdasan buatan besutan IBM, berhasil mengalahkan mantan juara Brad Rutter dan Ken Jennings dalam acara kuis Jeopardy pada pertengahan 2011. Appel, pada 14 Oktober tahun yang sama, memperkenalkan asistem pribadi berbasiskan kecerdasan buatan bernama Siri dalam iPhone 4s. Setahun kemudian, tepatnya Juni, tim dari Google Brain melatih komputer agar bisa mengenali seekor kucing

dari jutaan video di YouTube. ChatBot bikinin Eugene Goostman mengklaim telah memecahkan tes Turing dalam kompetisi yang digelar di Universitas Reading, Inggris. Imbasnya, pada Agustus tahun yang sama, banyak ilmuwan mengusulkan untuk membuat tes Turing yang baru. Sementara itu, terkesan dengan kemampuan Watson, NASA menggunakannya untuk penelitian bidang kedirgantaraan.

Tahun 2017. Google, Februari lalu, kembali membuat gebrakan soal kecerdasan buatan. Tim dari Google Deep Mind mengungkap kecerdasan buatan memiliki tingkat emosi dan kemarahan yang sama dengan manusia. Kecerdasan buatan pun bisa merasakan kalau dirinya ditipu. Tak mau kalah, Microsoft, April lalu, mendeteksi bahwa artificial intelligence ternyata juga bisa rasis. Yang paling fenomenal soal kecerdasan buatan pada tahun ini adalah robot seks bernama Harmony. Tak seperti robot seks pada umumnya, Harmony bisa merasakan cemburu dan mendeteksi penggunanya saat hendak menuju klimaks.

Jika kita berbicara tentang AI atau Artificial Intelligence maka kita tidak bisa melupakan seorang sosok yang sangat terkenal pada bidang tersebut yaitu bapak John McCarthy. McCarthy mendapatkan gelar sarjana matematika dari California Institute of Technology (Caltech) pada September 1948. Dari masa kuliahnya itulah ia mulai mengembangkan ketertarikannya pada mesin yang dapat menirukan cara berpikir manusia. McCarthy kemudian melanjutkan pendidikan ke program doktoral di Princeton University.

McCarthy kemudian mendirikan dua lembaga penelitian kecerdasan buatan. Kedua lembaga AI itu adalah Stanford Artificial Intelligence Laboratory dan MIT Artificial Intelligence Laboratory. Di lembaga-lembaga inilah bermunculan inovasi pengembangan AI yang meliputi bidang human skill, vision, listening, reasoning dan movement of limbs. Bahkan salah satu lembaga yang didirikan itu, Stanford Artificial Intelligence pernah mendapat bantuan dana dari Pentagon untuk membuat teknologi-teknologi luar angkasa.

#### – Perkembangan Kecerdasan Buatan

Perkembangan kecerdasan buatan atau artificial intelligence (AI) dinilai tidak bisa dihentikan. Keberadaan AI justru dinilai akan semakin mempermudah kehidupan manusia dalam beraktivitas. Dalam pandangan Johnny

Lie sebagai Vice President of Cheetah Mobile, revolusi teknologi tidak bisa dihentikan. Menurutnya, hal itu sudah terjadi sejak puluhan tahun yang lalu. Cheetah Mobile sendiri merupakan perusahaan teknologi mobile yang fokus pada peranti lunak dan pada hari ini menyematkan unsur AI dalam layanannya.

Sebelumnya, beberapa pakar teknologi kenamaan dunia, seperti Elon Musk dan Stephen Hawking gencar memberikan peringatan bahwa AI yang terus berkembang dapat menjadi ancaman bagi umat manusia. Bahkan, keduanya bersama banyak ilmuwan lainnya membuat surat penegasan kepada PBB untuk mengawasi pertumbuhan AI.

Dengan AI, sebuah produk teknologi dapat bekerja lebih cerdas dan mandiri. Misalnya saja, sebuah aplikasi smartphone yang menggunakan AI dapat mempelajari kebiasaan pengguna. Alhasil, Anda tidak perlu repot lagi dalam melakukan suatu pekerjaan di ponsel.

- Tentang Pengertian Terhadap Ilmu Yang Lain

- Supervised learning adalah sebuah pendekatan dimana sudah terdapat data yang dilatih, dan terdapat variable yang ditargetkan sehingga tujuan dari pendekatan ini adalah mengelompokan suatu data ke data yang sudah ada
- Klasifikasi adalah pembagian sesuatu menurut kelas-kelas ( class ). Menurut Ilmu Pengetahuan, Klasifikasi merupakan proses pengelompokan benda berdasarkan ciri-ciri persamaan dan juga perbedaan.
- Regresi adalah metode analisis statistik yang digunakan untuk melihat pengaruh antara dua ataupun lebih variabel.
- Unsupervised Learning berbeda dengan Supervised Learning. Perbedaannya ialah unsupervised learning tidak memiliki data latih, sehingga dari data yang ada kita mengelompokan data tersebut menjadi 2 ataupun 3 bagian dan seterusnya.
- Dataset adalah objek yang merepresentasikan data dan juga relasi yang ada di memory.
- Training Set adalah set digunakan oleh algoritma klasifikasi . Dapat di-contohkan dengan : decision tree, bayesian, neural network dll. Semuanya dapat digunakan untuk membentuk sebuah model classifier.

- Testing Set adalah set yang digunakan untuk mengukur sejauh mana classifier berhasil melakukan klasifikasi dengan benar.

### 1.5.2 Instalasi



Figure 1.25: gambar1

1. Baris 1 = memasukkan dan memanggil svm dari sklearn
2. Baris 2 = membuat variable



Figure 1.26: gambar2

1. Baris 1 = clf dipasang pada model fit metode
2. Baris 2 = implementasikan klasifikasi dukungan vektor
1. Baris 1 = prediksi nilai baru



Figure 1.27: gambar3



Figure 1.28: gambar4

2. Baris 2 = set array
  
1. Baris 1 = memasukkan dan memanggil datasets dari sklearn
2. Baris 2 = memasukkan dan memanggil svm dari sklearn
3. Baris 3 = membuat variable clf
4. Baris 4 = membuat variable iris
5. Baris 5 = membuat variable x, y
6. Baris 6 = clf dipasang pada model fit metode
7. Baris 7 = implementasikan klasifikasi dukungan vektor
8. Baris 8 = memanggil library pickle
9. Baris 9 = membuat variable s
10. Baris 10 = membuat variable clf2
11. Baris 11 = prediksi nilai baru
12. Baris 12 = set array
  
1. Baris 1 = memasukkan dan memanggil numpy sebagai np



Figure 1.29: gambar5

2. Baris 2 = memasukkan dan memanggil random projection dari sklearn
3. Baris 3 = membuat variable rng
4. Baris 4 = membuat variable rng
5. Baris 5 = membuat variable x
6. Baris 6 = pemanggilan variable x
7. Baris 7 = pemanggilan dtype
8. Baris 8 = membuat variable transformer
9. Baris 9 = membuat variable x new
10. Baris 10 = pemanggilan x new
11. Baris 11 = pemanggilan dtype

### 1.5.3 Penanganan Error

- Skrinsut Error.
- Tuliskan kode eror dan jenis errornya
  - Kode error = NameError: name 'roza' is not defined
  - jenis error = NameError
- Solusi pemecahan masalah error



Figure 1.30: gambar6



Figure 1.31: gambar7

## 1.6 Lusia Violita Aprilian/1164080

### 1.6.1 Artificial Intelligence

#### 1. Pengertian AI

Menurut Minsky, Kecerdasan Buatan ialah suatu ilmu yang mempelajari cara membuat komputer melakukan sesuatu seperti yang dilakukan oleh manusia. Lalu menurut Ensiklopedi Britannica, Kecerdasan Buatan ialah cabang ilmu komputer yang merepresentasi pengetahuan lebih banyak menggunakan symbol-simbol daripada bilangan, dan memproses informasi berdasarkan metode heuristic atau berdasarkan jumlah aturan.

Berdasarkan beberapa teori tentang kecerdasan buatan diatas, penulis menyimpulkan bahwa kecerdasan buatan adalah suatu ilmu yang membuat sebuah mesin menjadi cerdas, sehingga kecerdasan mesin tersebut mirip dengan kecer-

dasan manusia serta dapat mengambil keputusan sendiri untuk menyelesaikan sebuah masalah.

## 2. Sejarah dan Perkembangan

- 1941 ( Era Komputer Elektronik )

Pada era ini, telah ditemukan pertama kali yakni alat penyimpanan dan pemrosesan informasi atau disebut komputer elektronik. Ini juga digunakan untuk dasar pengembangan program ke arah AI.

- 1943 – 1956 ( Era Persiapan AI )

Pada tahun 1943, terdapat dua peneliti yakni Warren McCulloch dan Walter Pitts yang berhasil membuat sebuah model tiruan dari tiap neuron seperti on dan off. Mereka membuktikan bahwa setiap fungsi dapat dihitung dengan suatu jaringan sel saraf dan semua hubungan logis bisa diimplementasikan dengan struktur jaringan yang sederhana.

Pada tahun 1950, Norbert Wiener melakukan penelitian tentang prinsip teori feedback. Bentuk implementasi dari penelitian tersebut salah satunya adalah thermostat.

Pada tahun 1956, John McCarthy mencoba meyakinkan Minsky, Claude Shannon, dan Nathaniel Rochester untuk membantunya dalam melakukan penelitian di bidang automata, jaringan saraf, dan pembelajaran intelijensia. Mereka mengerjakan proyek ini kurang lebih selama 2 bulan di Universitas Dartmouth. Hasilnya adalah berupa program yang mampu berpikir non-numerik dan menyelesaikan masalah pemikiran, yang disebut Principia Mathematica. Berdasarkan hal ini, telah ditentukan bahwa McCarthy disebut sebagai father of Artificial Intelligence/ Bapak Kecerdasan Buatan.

- 1952 – 1969 ( Awal Perkembangan )

Pada tahun 1958, McCarthy di MIT AI Lab mengeluarkan bahasa pemrograman tingkat tinggi yaitu LISP, dimana sekarang sudah mulai sering digunakan dalam pembuatan program-program AI. Lalu, McCarthy membuat program yang disebut programs with common sense. Di program tersebut, dibuat sebuah rancangan untuk menggunakan pengetahuan dalam mencari solusi dari sebuah masalah.

Pada tahun 1959, Program komputer bernama General Problem Solver

berhasil dibuat oleh Herbert A. Simon, J.C. Shaw, dan Allen Newell. Program tersebut dirancang untuk memulai proses penyelesaian masalah secara manusiawi. Pada tahun yg sama Nathaniel Rochester dari IBM dan para mahasiswanya merilis sebuah program AI yaitu geometry theorem prover. Program ini dapat membuktikan bahwa suatu teorema menggunakan axioma-axioma yang ada.

Pada tahun 1963, program yang dibuat oleh James Slagle bisa menyelesaikan masalah integral tertutup untuk mata kuliah Kalkulus.

Pada tahun 1968, program analogi buatan Tom Evan dapat menyelesaikan masalah analogi geometri yang ada pada tes IQ.

- 1966 – 1974 ( Perkembangan AI Lambat )

Perkembangan AI mulai melambat pada tahun 1966 – 1974, yang disebabkan adanya beberapa kesulitan yang dihadapi seperti Program-program AI yang bermunculan hanya mengandung sedikit atau bahkan tidak mengandung sama sekali pengetahuan pada subjeknya, banyak terjadi kegagalan pada pembuatan program AI, serta terdapat beberapa batasan pada struktur dasar yang digunakan untuk menghasilkan perilaku intelijensia.

- 1969 – 1979 ( Sistem berbasis pengetahuan )

Pada tahun 1960, Ed Feigenbaum, Bruce Buchanan, dan Joshua Lederberg mulai merintis proyek bernama DENDRAL yaitu program yang digunakan untuk memecahkan masalah struktur molekul dari informasi yang didapatkan dari spectrometer massa. Dari segi diagnosa medis juga terdapat yang menemukan sistem berbasis Ilmu pengetahuan, yaitu Saul Amarel dalam proyek computer ini biomedicine. Proyek ini diawali dari keinginan untuk mendapatkan diagnosa penyakit berdasarkan pengetahuan yang ada pada mekanisme penyebab proses penyakit.

- 1980 – 1988 ( AI menjadi Industri )

Industrialisasi AI diawali dengan ditemukannya sebuah sistem pakar yang dinamakan R1 yang mampu mengkonfigurasi sistem-sistem komputer baru. Program tersebut mulai dijalankan di Digital Equipment Corporation (DEC), McDermott, pada tahun 1982. Pada tahun 1986, program ini telah berhasil menghemat biaya sebesar US 40 juta per tahun.

Pada tahun 1988, kelompok AI di DEC menjalankan program sistem pakar sebanyak 40 sistem pakar. Hampir semua perusahaan besar di USA mempunyai divisi Ai sendiri yang menggunakan maupun mempelajari sistem

pakar itu sendiri. Industri AI yang sedang ramai diperbincangkan juga melibatkan perusahaan-perusahaan besar seperti Carnegie Group, Inference, IntelliCorp, dan Technoledge yang menawarkan software tools untuk membangun sistem pakar. Perusahaan bidang hardware seperti LISP Machines Inc., Texas Instruments, Symbolics, dan Xerox dan lain-lain juga ikut berperan dalam membangun sebuah workstation yang dioptimasi untuk pembangunan program LISP. Sehingga, perusahaan yang sudah berdiri sejak tahun 1982 hanya menghasilkan beberapa juta US dollar per tahun meningkat menjadi 2 miliar US dollar per tahun pada tahun 1988.

- 1986 – sekarang ( kembalinya jaringan saraf tiruan ) Meskipun bidang ilmu komputer, telah melakukan penolakan terhadap jaringan saraf tiruan setelah diterbitkannya sebuah buku berjudul ‘Perceptrons’ karangan Minsky dan Papert, tetapi para ilmuwan masih terus mempelajari bidang ilmu tersebut dari sudut pandang yang lain, yaitu bidang fisika. Ahli fisika seperti Hopfield (1982) menggunakan teknik-teknik mekanika statistika untuk menganalisa sifat-sifat penyimpanan dan optimasi pada jaringan saraf. ahli psikolog, David Rumelhart dan Geoff Hinton melanjutkan penelitian tersebut tentang model jaringan saraf pada memori. Pada tahun 1985-an sedikitnya empat kelompok riset menemukan algoritma Back-Propagation. Algoritma ini pun akhirnya berhasil diimplementasikan ke dalam ilmu bidang komputer dan psikologi.

## 1.6.2 Supervised Learning dan Data

### 1. Supervised Learning

Sebuah pendekatan dengan kondisi dimana sudah ada terdapat kumpulan data yang dilatih atau ditraining, dan terdapat beberapa variabel yang sudah ditentukan sehingga tujuan dari pendekatan tersebut mengarah ke data yang sudah ada.

### 2. Klasifikasi

Sebuah jenis program yang dapat menentukan objek yang ada termasuk jenis apa berdasarkan variabel-variabel yang sudah ditentukan.

### 3. Regresi

Sebuah metode yang digunakan untuk menentukan dan memprediksi berdasarkan hubungan sebab – akibat antara satu variabel ke variabel lainnya.

#### 4. Unsupervised Learning

Sebuah pendekatan yang dimana tidak memiliki data yang dilatih, namun ingin di kelompokkan berdasarkan beberapa variabel dengan kemauan sendiri.

#### 5. Data Set

Objek yang merepresentasikan data dan relasi didalam memori.

#### 6. Training Set

Himpunan dari berbagai pasangan objek, kelas yang dapat menunjukkan objek tersebut yang sudah diberi label.

#### 7. Testing Set

Himpunan data yang sudah berlabel lain, yang digunakan untuk mengukur persentase sampel yang diklasifikasikan dengan benar atau persentase sampel mengalami kesalahan.

### 1.6.3 Learning and Predicting

#### 1. Learning and predicting 1

```
from sklearn import svm
clf = svm.SVC(gamma=0.001, C=100.)
```

Figure 1.32: Learning and predicting 1

- Baris 1 = memasukkan dan memanggil svm dari sklearn
- Baris 2 = membuat variable

#### 2. Learning and predicting 2

```
clf.fit(digits.data[:-1], digits.target[:-1])
SVC(C=100.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma=0.001, kernel='rbf',
 max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
 tol=0.001, verbose=False)
```

Figure 1.33: Learning and predicting 2

- Baris 1 = clf dipasang pada model fit metode
- Baris 2 = implementasikan klasifikasi dukungan vektor

#### 3. Learning and predicting 3

- Baris 1 = prediksi nilai baru
- Baris 2 = set array

```
clf.predict(digits.data[1:])
array([8])
```

Figure 1.34: Learning and predicting 3

#### 1.6.4 Model Persistence

- menjelaskan maksud dari tulisan tersebut dan mengartikan per baris.

```
from sklearn import svm
from sklearn import datasets
clf = svm.SVC(gamma='scale')
iris = datasets.load_iris()
X, y = iris.data, iris.target
clf.fit(X, y)
SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='scale', kernel='rbf',
 max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
 tol=0.001, verbose=False)

import pickle
s = pickle.dumps(clf)
clf2 = pickle.loads(s)
clf2.predict(X[0:1])
array([8])
y[0]
0
```

Figure 1.35: Model Persistence

- Baris 1 = memasukkan dan memanggil datasets dari sklearn
- Baris 2 = memasukkan dan memanggil svm dari sklearn
- Baris 3 = membuat variable clf
- Baris 4 = membuat variable iris
- Baris 5 = membuat variable x, y
- Baris 6 = clf dipasang pada model fit metode
- Baris 7 = implementasikan klasifikasi dukungan vektor
- Baris 8 = memanggil library pickle
- Baris 9 = membuat variable s
- Baris 10 = membuat variable clf2
- Baris 11 = prediksi nilai baru
- Baris 12 = set array

#### 1.6.5 Conventions

- menjelaskan maksud dari tulisan tersebut dan mengartikan per baris.

- Baris 1 = memasukkan dan memanggil numpy sebagai np

```

import numpy as np
from sklearn import random_projection

rng = np.random.RandomState(0)
X = rng.rand(10, 2000)
X = np.array(X, dtype='float32')
X.dtype
dtype('float32')

transformer = random_projection.GaussianRandomProjection()
X_new = transformer.fit_transform(X)
X_new.dtype
dtype('float64')

```

Figure 1.36: Conventions

- Baris 2 = memasukkan dan memanggil random projection dari sklearn
- Baris 3 = membuat variable rng
- Baris 4 = membuat variable rng
- Baris 5 = membuat variable x
- Baris 6 = pemanggilan variable x
- Baris 7 = pemanggilan dtype
- Baris 8 = membuat variable tranformer
- Baris 9 = membuat variable xnew
- Baris 10 = pemanggilan xnew
- Baris 11 = pemanggilan dtype

### 1.6.6 Penanganan Error

Dari percobaan yang dilakukan di atas, apabila mendapatkan error maka:

1. skrinsut error

```

>>> print(lusia)
Traceback (most recent call last):
 File "<stdin>", line 1, in <module>
NameError: name 'lusia' is not defined

```

Figure 1.37: skrinsut error

2. Tuliskan kode eror dan jenis errornya

- Kode error = NameError: name 'lusia' is not defined
- jenis error = NameError

3. Solusi pemecahan masalah error

```
>>> print('lusia')
lusia
```

Figure 1.38: gb 1

# Chapter 2

## Membangun Model Prediksi

Your related works, and your purpose and contribution which must be different as below.

### 2.1 Fadila/1164072

#### 2.1.1 Teori

Penyelesaian Tugas Harian 3 ( No. 1-7 )

##### 1. Binary Classification Dan Ilustrasi Gambarnya

- Pengertian Binary Classification / Klasifikasi Biner:

Klasifikasi biner atau binomial merupakan tugas untuk mengklasifikasikan elemen-elemen dari himpunan tertentu ke dalam dua kelompok (memprediksi kelompok mana yang masing-masing dimiliki) berdasarkan aturan klasifikasi.

- Ilustrasi Gambar Binary Classification :

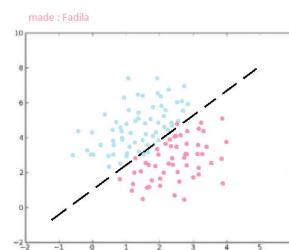


Figure 2.1: binary classification

##### 2. Supervised Learning, Unsupervised Learning, Clustering Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Supervised Learning :

Sebuah pendekatan dimana terdapat data yang dilatih dan ditargetkan. Lebih singkatnya supervised learning memiliki kategori sehingga tujuan dan outputnya jelas.

- Ilustrasi Gambar Supervised Learning :



Figure 2.2: supervised

Pada contoh gambar diatas dikelompokkan bahwa apabila bentuk dari objek di gambar berbentuk bundar dan berwarna merah maka akan dinamakan atau disebut sebagai Apel. Dan apabila pada gambar terdapat objek berbentuk panjang dan berwarna kuning maka akan dinamakan atau disebut sebagai pisang.

- Pengertian Unsupervised Learning :

Tidak memiliki data latih, sehingga dari data yang tersebut kita bisa mengelompokkannya ke berbagai kelompok 2 seterusnya. Dengan lebih singkatnya ialah unsupervised learning tidak memiliki kategori.

- Ilustrasi Gambar Unsupervised Learning :

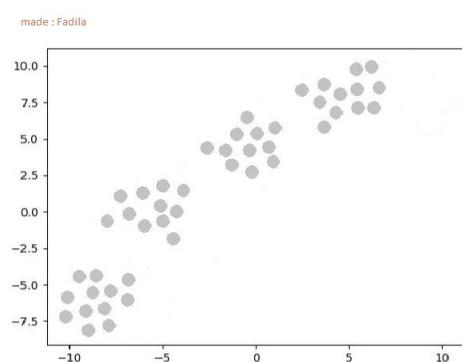


Figure 2.3: unsupervised

Pada gambar dapat dilihat bahwa ada banyak data namun tidak pada pengelompokan yang tepat. Cuman dapat dikelompokkan ke dalam berbagai macam bentuk dan jumlah namun tidak memberikan output yang jelas.

- Pengertian Clustering :

Metode pengelompokan data. Clustering juga merupakan proses partisi satu set objek data ke dalam himpunan bagian yang disebut dengan cluster. Objek dalam cluster tersebut memiliki kemiripan karakteristik antar satu sama lain.

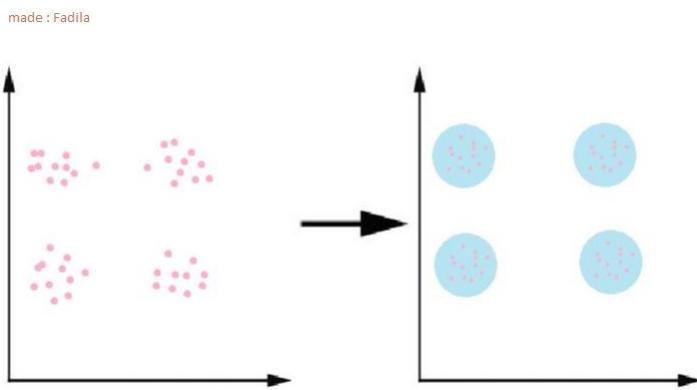


Figure 2.4: clustering

### 3. Evaluasi, Akurasi Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Evaluasi

Evaluasi digunakan untuk memeriksa/memastikan dan mengevaluasi model dalam bekerja ( seberapa baik ) dengan mengukur keakuratannya. Kita juga dapat menanalis kesalahan yang dibuat pada model yang dijalankan, tingkat kebingungan dan menggunakan matriks kebingungan.

|               | Prediksi "Apel" | Prediksi "Jeruk" |
|---------------|-----------------|------------------|
| Benar "Apel"  | 20              | 5                |
| Benar "Jeruk" | 3               | 22               |
| Made : Fadila |                 |                  |

Figure 2.5: Evaluasi

Pada contoh gambar dapat dilihat bahwa dilakukan evaluasi terhadap kerja dalam penentuan jenis dari objek. Dievaluasi berapa banyak sebuah objek ketika dikelompokkan dan diklasifikasikan kemudian dapat dilihat apakah kerjanya sesuai atau tidak.

- Pengertian Akurasi

Accuracy akan didefinisikan sebagai persentase kasus yang diklasifikasikan dengan benar. Accuracy lebih jelasnya adalah perbandingan kasus yang diidentifikasi benar dengan jumlah semua kasus

Rumus dari accuracy =  $(a+c)/(a+b+c+d)$

Made : Fadila  
**Accuracy / Ketepatan :  $\{ (20 + 22) / 20 + 5 + 3 + 22 \} = 84\%$**

Figure 2.6: Akurasi

Dilakukan perhitungan dengan rumus akurasi terhadap data yang telah diolah pada "Evaluasi". Kemudian didapatkan hasil dari pengolahan data tersebut.

Contoh penggabungan Akurasi Dan Evaluasi

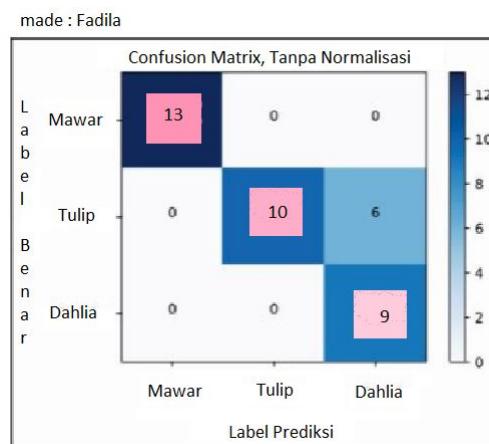


Figure 2.7: Contoh Evaluasi Dan Akurasi Secara Bersamaan

#### 4. Membuat Dan Membaca Confusion Matrix Beserta Contoh

- Pengertian Confusion Matrix

Confusion matrix merupakan suatu metode yang digunakan untuk melakukan perhitungan akurasi pada konsep data mining.

- Pembacaan Confusion Matrix

- Apabila hasil prediksi negatif dan data sebenarnya merupakan negatif.
- Apabila hasil prediksi positif sedangkan nilai sebenarnya merupakan negatif.

(c) Apabila hasil prediksi negatif sedangkan nilai sebenarnya merupakan positif.

(d) Apabila hasil prediksi positif dan nilai sebenarnya merupakan positif.

- Pembuatan Confusion Matrix

(a) Menentukan 4 proses klasifikasi yang akan digunakan dalam confusion matrix.

(b) 4 Istilah tersebut ada True Positive ( TP ), True Negative ( TN ), False Positive ( FP ) dan False Negative ( FN ).

(c) Kelompokkan klasifikasi tersebut bisa menggunakan klasifikasi biner

(d) Akan menghasilkan keluaran berupa 2 Kelas ( Positif dan Negatif ) dan penentuan TP, FP ( 1 klasifikasi positif ), FN dan TN ( 1 klasifikasi negatif ).

(e) Contoh dasarnya nampak seperti langkah diatas

(f) Istilahnya dapat didefinisikan dengan objek lain namun dengan alur yang sama ( sesuai rumus baik klasifikasi dll ).

- Ilustrasi Gambar

| Y | Y Pred | Keluaran Untuk ( threshold ) 0.6 | Recall ( pemanngilan/penarikan) | Precision ( Presisi ) |
|---|--------|----------------------------------|---------------------------------|-----------------------|
| 0 | 0.5    | 0                                |                                 |                       |
| 1 | 0.9    | 1                                |                                 |                       |
| 0 | 0.7    | 1                                |                                 |                       |
| 1 | 0.7    | 1                                |                                 |                       |
| 1 | 0.3    | 0                                |                                 |                       |
| 0 | 0.4    | 0                                |                                 |                       |
| 1 | 0.5    | 0                                |                                 |                       |

Made : Fadila

Figure 2.8: confusion matrix

– Penjelasan

(a) Recall

Dari semua kelas positif, seberapa banyak yang kami prediksi dengan benar. Itu harus setinggi mungkin.

$$\text{Recall} = \frac{\text{TP}}{\text{TP} + \text{FN}}$$

# made : Fadila

Figure 2.9: recall

(b) Presisi / Precision

Dari semua kelas, seberapa banyak yang kami prediksi dengan benar. Itu harus setinggi mungkin.

$$\text{Precision / Presisi} = \frac{\text{TP}}{\text{TP} + \text{FP}}$$

# made : Fadila

Figure 2.10: precision

(c) F-Ukur ( measure )

Sulit untuk membandingkan dua model dengan presisi rendah dan daya ingat tinggi atau sebaliknya. Jadi untuk membuatnya sebanding, kami menggunakan F-Score. F-score membantu mengukur Recall dan Precision pada saat yang bersamaan

$$\text{F-Measure} = \frac{2 \cdot \text{Recall} \cdot \text{Precision}}{\text{Recall} + \text{Precision}}$$

# made : Fadila

Figure 2.11: f-measure

## 5. Cara Kerja K-Fold Classification Dan Ilustrasi Gambar

- (a) Pertama-tama untuk total instance dibagi menjadi N bagian.
- (b) Fold ke-1 ( atau pertama ) adalah ketika bagian ke-1 menjadi data uji (testing data) dan sisanya menjadi data latih (training data).
- (c) Hitung akurasi ( berdasarkan porsi data tersebut. Persamaanya sebagai berikut :
  - (sigma) data klasifikasi
  - (sigma) total data uji
  - x 100 persen
- (d) Fold ke-2 ( kedua ) adalah ketika bagian ke-2 menjadi data uji (testing data) dan sisanya menjadi data latih (training data).
- (e) Kemudian dihitunglah akurasi berdasarkan porsi data yang telah ditentukan

- (f) Demikian seterusnya hingga mencapai fold ke-K. Hitung rata-rata akurasi dari K buah akurasi di atas. Rata-rata akurasi ini menjadi akurasi final atau akhir.

- Ilustrasi Gambar

| Kategori | $P(c)$        | $P(w_{kj}   c)$ |                |                |                |                |                |                |                |                |
|----------|---------------|-----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|
|          |               | hasilnya        | bagus          | pengen         | ac             | jelek          | banget         | sih            | waw            | Keren          |
| Positif  | $\frac{1}{2}$ | $\frac{2}{27}$  | $\frac{2}{27}$ | $\frac{2}{27}$ | $\frac{1}{27}$ | $\frac{1}{27}$ | $\frac{2}{27}$ | $\frac{1}{27}$ | $\frac{4}{27}$ | $\frac{2}{27}$ |
| Negatif  | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{27}$  | $\frac{1}{27}$ | $\frac{2}{27}$ | $\frac{2}{27}$ | $\frac{2}{27}$ | $\frac{2}{27}$ | $\frac{1}{27}$ | $\frac{1}{27}$ | $\frac{1}{27}$ |

# made : Fadila

Figure 2.12: k-fold classification 1

| Kategori | $P(c)$        | $P(w_{kj}   c)$ |                |                |                |                |                |                |                |                |
|----------|---------------|-----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|
|          |               | cakep           | esenang        | make           | min            | mangrove       | gamempan       | bohong         | Nih            |                |
| Positif  | $\frac{1}{2}$ | $\frac{2}{27}$  | $\frac{2}{27}$ | $\frac{1}{27}$ |
| Negatif  | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{27}$  | $\frac{1}{27}$ | $\frac{2}{27}$ |

# made : Fadila

Figure 2.13: k-fold classification 2

## 6. Decision Tree Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Decision Tree

Decision tree adalah salah satu metode klasifikasi yang paling populer karena mudah diinterpretasikan oleh manusia. Decision tree merupakan metode klasifikasi yang digunakan untuk pengenalan pola dan termasuk dalam pengenalan pola secara statistik. 3 tipe dari decision tree ialah: simpul: simpul root, simpul perantara, dan simpul leaf.

- Ilustrasi Gambar



made : Fadila

Figure 2.14: decision tree

## 7. Information Gain Dan Entropi

- Pengertian Information Gain

Information Gain adalah salah satu attribute selection measure yang digunakan untuk memilih test attribute tiap node pada tree.

Algoritme Information Gain digunakan untuk mengurangi dimensi atribut untuk mendapatkan atribut-atribut yang relevan.

- Ilustrasi Gambar

Tabel 1 Perbandingan Akurasi Kelas Tidak Seimbang dengan 13 fitur dan 6 fitur

| Nilai K | Sebaran Kelas Tidak Seimbang                          |                                                |
|---------|-------------------------------------------------------|------------------------------------------------|
|         | Akurasi Tanpa Menggunakan Information Gain (13 fitur) | Akurasi Menggunakan Information Gain (6 fitur) |
| 5       | 73,08%                                                | 88,46%                                         |
| 15      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |
| 25      | 84,62%                                                | 88,46%                                         |
| 35      | 80,77%                                                | 88,46%                                         |
| 45      | 80,77%                                                | 88,46%                                         |
| 55      | 84,62%                                                | 84,62%                                         |
| 65      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |
| 75      | 84,62%                                                | 84,62%                                         |
| 85      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |
| 95      | 76,92%                                                | 88,46%                                         |

Figure 2.15: informaion gain 1

Tabel 2 Perbandingan Akurasi Kelas Seimbang dengan 13 fitur dan 6 fitur

| Nilai K | Sebaran Kelas Seimbang                                |                                                |
|---------|-------------------------------------------------------|------------------------------------------------|
|         | Akurasi Tanpa Menggunakan Information Gain (13 fitur) | Akurasi Menggunakan Information Gain (6 fitur) |
| 5       | 61,54%                                                | 84,62%                                         |
| 15      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |
| 25      | 80,77%                                                | 92,31%                                         |
| 35      | 80,77%                                                | 88,46%                                         |
| 45      | 76,92%                                                | 84,62%                                         |
| 55      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |
| 65      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |
| 75      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |
| 85      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |
| 95      | 80,77%                                                | 84,62%                                         |

Figure 2.16: information gain 2

- Penjelasan :

Tabel 1 sampai dengan Tabel 2 menunjukkan bahwa penggunaan seleksi fitur Information Gain menghasilkan nilai akurasi yang lebih baik dibandingkan tanpa menggunakan Information Gain.

Pada saat nilai K sama dengan 5 ( K=5) akurasi yang dihasilkan sistem tanpa menggunakan Information Gain menunjukkan hasil yang kurang

baik pada sebaran kelas seimbang maupun tak seimbang yaitu 61,54 persen pada sebaran kelas seimbang dan 73,08 persen pada sebaran kelas tidak seimbang.

- Pengertian Entropi

Entropi pada umumnya merupakan salah satu besaran yang mengukur energi dalam sistem per satuan temperatur yang tak dapat digunakan untuk melakukan usaha.

Namun, secara spesifik untuk ” Entropi ” sendiri merupakan parameter untuk mengukur tingkat keberagaman (heterogenitas) dari kumpulan data.

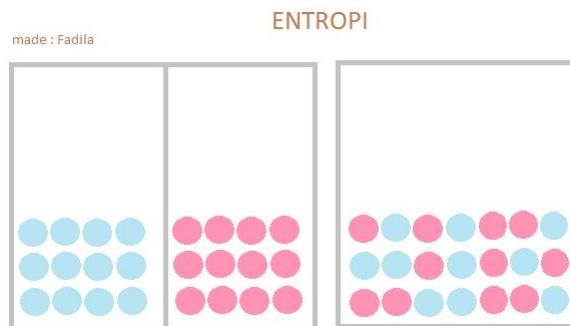


Figure 2.17: entropi

### 2.1.2 Praktek Scikit-Learn

Penyelesaian Tugas Harian 4 ( No. 1-12 )

(a) Pembahasan Codingan Dan Hasilnya

i. Codingan Pertama :

Penjelasan : Codingan pertama ini akan meload ( menampilkan ) data pada file yang ditentukan. Untuk codingan ini file yang dieksekusi ialah ” student-mat.csv ” . Secara jelasnya, dalam codingan dapat dilihat bahwa variabel bakso didefinisikan untuk pembacaan csv dari ” pizza ” dimana untuk pemisahnya yaitu separation berupa ; . Setelah itu variabel bakso di ” print ” dengan perintah menampilkan ” len ” panjang ataupun jumlah dan hasilnya berupa angka 395 .

- Hasil Codingan Pertama :

```
In [56]: import pandas as pizza
...: bakso = pizza.read_csv('dataset/student-mat.csv', sep=';')
...: len(bakso)
Out[56]: 395
```

Figure 2.18: codingan pertama

ii. Codingan Kedua :

Penjelasan : Codingan kedua ini secara keseluruhan menampilkan baris G1, G2 dan G3 ( berdasarkan kriterianya ) untuk kolom PASS pada variabel bakso. Untuk lebih jelasnya, pada codingan terdapat pendefinisian pembacaan "lamda" ( panjang gelombang ) dari baris G1, G2 dan G3. Apabila row-row tersebut bernilai lebih dari 35 maka akan terdefinisikan angka "1" apabila tidak, maka akan terdefinisikan angka "0" pada kolom PASS ( sesuai permintaan awal ). Selanjutnya variabelnya di "print" sehingga menampilkan keluaran. Tidak lupa terdapat juga jumlah dari baris dan kolom yang terubah sesuai dengan baris yang dieksekusi.

- Hasil Codingan Kedua :

```
In [60]: bakso['pass'] = bakso.apply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2']+row['G3']) >= 35 else 0, axis=1)
...: bakso = bakso.drop(['G1', 'G2', 'G3'], axis=1)
...: bakso.head()
Out[60]:
 school sex age address famsize ... Dalc Walc health absences pass
0 GP F 18 U GT3 ... 1 1 3 6 0
1 GP F 17 U GT3 ... 1 1 3 4 0
2 GP F 15 U LE3 ... 2 3 3 10 0
3 GP F 15 U GT3 ... 1 1 5 2 1
4 GP F 16 U GT3 ... 1 2 5 4 0
[5 rows x 31 columns]
```

Figure 2.19: codingan kedua

iii. Codingan Ketiga :

Penjelasan : Secara keseluruhan, codingan ini mendefinisikan pemanggilan get dummies dari pizza dalam variabel bakso. Di dalam get dummies sendiri akan terdefinisikan variabel bakso dengan kolom-kolom yang akan dieksekusi seperti school, address dll. Kemudian variabel tersebut di definisikan untuk mendapatkan kembalian berupa keluaran dari eksekusi perintah variabel bakso beserta dengan jumlah baris dan kolom data yang dieksekusi.

- Hasil Codingan Ketiga :

```

In [61]: bakso = pizza.get_dummies(bakso, columns=['sex', 'school', 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob',
...: 'reason', 'guardian', 'schoolsup', 'famsup', 'paid', 'activities',
...: 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic'])
...: bakso.head()
Out[61]:
 age Medu Fedu ... internet_yes romantic_no romantic_yes
0 18 4 4 ... 0 1 0
1 17 1 1 ... 1 1 0
2 15 1 1 ... 1 1 0
3 15 4 2 ... 1 0 1
4 16 3 3 ... 0 1 0
[5 rows x 57 columns]

```

Figure 2.20: codingan ketiga

#### iv. Codingan Keempat :

Penjelasan : Secara keseluruhan codingan ini difungsikan untuk mendefinisikan pembagian data yang berupa training dan testing data. Secara jelasnya pertama-tama variabel bakso akan mendefinisikan sampel yang akan digunakan ( berupa shuffle row ) . Nah kemudian masin2 parameter yaitu bakso train dan bakso test akan berjumlah 500 data ( telah dibagi untuk training dan testing ). Selanjutnya dilakukan pengeksekusian untuk kolom Pass, apabila sesuai dengan "axis=1" maka eksekusi fungsi berhasil. Selain itu juga disertakan jumlah dari peserta yang lolos dari semua nilai data setnya.

- Hasil Codingan Keempat :

```

In [62]: bakso = bakso.sample(frac=1)
...: # split training and testing data
...: bakso_train = bakso[:500]
...: bakso_test = bakso[500:]
...:
...: bakso_train_att = bakso_train.drop(['pass'], axis=1)
...: bakso_train_pass = bakso_train['pass']
...:
...: bakso_test_att = bakso_test.drop(['pass'], axis=1)
...: bakso_test_pass = bakso_test['pass']
...:
...: bakso_att = bakso.drop(['pass'], axis=1)
...: bakso_pass = bakso['pass']
...:
...: # number of passing students in whole dataset:
...: import numpy as np
...: print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(bakso_pass), len(bakso_pass),
100*float(np.sum(bakso_pass)) / len(bakso_pass)))
Passing: 166 out of 395 (42.03%)

```

Figure 2.21: codingan keempat

#### v. Codingan Kelima :

Penjelasan : Secara keseluruhan, codingan ini hanya membuktikan pengujian dari Klasifikasi Decision Tree yang ada, apakah true atau tidak dan hasilnya true. Apabila dibahas secara lengkap maka pada codingan ini di definisikan library sklearn untuk mengimpor atau menampilkan tree. Variabel sate difungsikan untuk membaca klasifikasi decision tree dari tree itu sendiri dengan 2 parameternya yaitu kriteria="entropy" dan max depth=5. Maka selanjutnya variabel sate akan masuk dan terbaca dalam module fit dengan 2 parameter yaitu bakso trai att dan bakso train pass.

- Hasil Codingan Kelima :

```
In [63]: from sklearn import tree
...: sate = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
...: sate = sate.fit(bakso_train_att, bakso_train_pass)
```

Figure 2.22: codingan kelima

vi. Codingan Keenam :

Penjelasan : Codingan ini memberikan gambaran dari klasifikasi decision tree dari pengolahan parameter yang dieksekusi kedalam variabel sate. Tentunya dengan pemanfaatan library graphviz yang telah diimport dan difungsikan.

Untuk gambarnya terlalu besar ketika di Console sehingga hanya sebagian yang bisa di screenshoot untuk dijadikan hasil.

- Hasil Codingan Keenam :

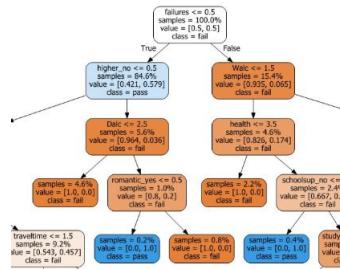


Figure 2.23: codingan keenam

vii. Codingan Ketujuh :

Penjelasan : Secara keseluruhan, codingan ini membahas tentang penyimpanan tree dari library graphviz yang dieksekusi bersamaan dengan variabel sate dan parameter lainnya. Dilakukan pengecekan dan pengujian apakah klasifikasi decision tree dapat berjalan atau tidak. Apabila tidak berjalan, maka akan terjadi error, namun codingan ini berfungsi.

- Hasil Codingan Ketujuh :

```
In [66]: tree.export_graphviz(sate, out_file="student-performance.dot", label="all", impurity=False,
proportion=True,
...: feature_names=list(bakso_train_att), class_names=["fail", "pass"],
...: filled=True, rounded=True)
```

Figure 2.24: codingan ketujuh

viii. Codingan Kedelapan :

Penjelasan : Secara keseluruhan, codingan ini membaca score dari variabel sate dimana terdapat 2 parameter yang dihitung dan diuji yaitu bakso test att dan bakso test pass. Untuk hasilnya sendiri mengapa berupa angka, dikarenakan pada parameter yang dieksekusi memang memiliki data sehingga dieksekusi dan menghasilkan keluaran dari score tersebut.

- Hasil Codingan Kedelapan :

```
In [33]: sate.score(bakso_test_att, bakso_test_pass)
Out[33]: 0.6308724832214765
```

Figure 2.25: codingan kedelapan

ix. Codingan Kesembilan :

Penjelasan : Secara keseluruhan, codingan ini membahas mengenai pengkesekusian fungsi dan variabel dari library yang didefinisikan dan yang diimport. Penjelasan lebih jelasnya ialah codingan ini mendefinisikan library sklearn.model.selection kemudian mengimpor cross val score. Kemudian variabel score mendefinisikan cross val score yang telah diimport tadi dengan 4 parameter yaitu sate, bakso att, bakso pass dan cv=5 untuk dieksekusi. Setelah semua pemrosesan tersebut maka hasil yang di "print" ialah rata2 perhitungan dari variabel score dimana dan standar dari (+/-) tentunya dengan ketentuan parameter Accuracy .

- Hasil Codingan Kesembilan :

```
In [69]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(sate, bakso_att, bakso_pass, cv=5)
...: # show average score and +/- two standard deviations away (covering 95% of scores)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.57 (+/- 0.11)
```

Figure 2.26: codingan kesembilan

x. Codingan Ke-10 :

Penjelasan : Codingan ini mendefinisikan max depth dalam jarak angka antara parameter 1 dan 20. Variabel sate mendefinisikan klas-

fier decision tree dengan 2 parameter. Kemudian variabel score mengeksusi parameter lainnya yaitu seperti sate, bakso att, bakso pass dan  $cv=5$  . Hasil yang ditampilkan ialah dari max depth, accuracy dan  $(+/-)$  dan akhirnya hasilnya nampak seperti pada gambar.

- Hasil Codingan Ke-10 :

Figure 2.27: codingan ke-10

### xi. Codingan Ke-11 :

Penjelasan : Codingan ini mendefinisikan bahwa variabel fadila akan mengeksekusi empty dari importan library numpy yang dinamakan np dengan 2 parameter yaitu 19,3 dan float. i didefinisikan dengan angka 0 kemudian untuk perhitungan jarak max depth diantara parameter 1 dan 20. Variabel sate mendefinisikan klasifikasi decision tree dengan 2 parameter. setelah itu, variabel score mendefinisikan variabel fadila dengan i dan 0, variabel kedua dari fadila dengan i dan 1 serta variabel ketiga dari fadila dengan i dan 2, maka pengeksekusiannya akhir bahwa variabel i akan ditambah dengan angka 1 untuk hasil akhirnya. Keluarannya akan berupa array dari perhitungan parameter dan variabel yang telah didefinisikan sebelumnya.

- Hasil Codingan Ke-11 :

```
In [5]: fadila = np.empty((19,3), float)
.... i = 0
.... for max_depth in range(1,20):
.... fadila[i] = tree.DecisionTreeClassifier(criterion='entropy',
.... max_depth=max_depth)
.... scores = cross_val_score(fadila, baksso_1st, baksso_pass, cv=5)
.... fadila[i][0] = max_depth
.... fadila[i][1] = scores.mean()
.... fadila[i][2] = scores.std()**2
.... i = i + 1
....
.... fadila
Out[5]: array([[1.0, 0.97517748e-01, 6.30768599e-03],
[2.0, 0.98000000e+00, 6.98442823e-01, 1.11626424e-01],
[3.0, 0.98000000e+00, 6.97875676e-01, 9.87705867e-02],
[4.0, 0.98000000e+00, 6.97875676e-01, 1.00000000e-02],
[5.0, 0.98000000e+00, 6.44182359e-01, 4.67837686e-01],
[6.0, 0.98000000e+00, 6.74564242e-01, 8.43622711e-02],
[7.0, 0.98000000e+00, 6.97875676e-01, 1.00000000e-02],
[8.0, 0.98000000e+00, 5.51811203e-01, 1.88252054e-01],
[9.0, 0.98000000e+00, 6.84734931e-01, 9.637194e-01],
[10.0, 0.98000000e+00, 6.97875676e-01, 1.00000000e-02],
[11.0, 0.98000000e+00, 6.97875676e-01, 1.00000000e-02],
[12.0, 0.98000000e+00, 6.15264474e-01, 1.35156151e-01],
[13.0, 0.98000000e+00, 6.55695201e-01, 1.91212816e-01],
[14.0, 0.98000000e+00, 6.97875676e-01, 1.00000000e-02],
[15.0, 0.98000000e+00, 5.15598261e-01, 9.19074481e-01],
[16.0, 0.98000000e+00, 6.97875676e-01, 1.00000000e-02],
[17.0, 0.98000000e+00, 6.79882241e-01, 39.76848767e-01],
[18.0, 0.98000000e+00, 6.44244621e-01, 9.19967992e-01],
[19.0, 0.98000000e+00, 6.97875676e-01, 1.00000000e-02],
[20.0, 0.98000000e+00, 6.15655452e-01, 2.22333928e-02]])
```

Figure 2.28: codingan ke-11

### xii. Codingan Ke-12 :

Penjelasan : Codingan ini mendefinisikan pemanggilan dari library matplotlib.pyplot sebagai fadila sehingga nanti hasilnya akan berbentuk gambar grafik/gelombang. Untuk variabel fig dan ax akan mendefinisikan subplots dari fadila. Setelah itu ketentuan dari parameter depth acc = 0, depth acc = 1 dan depth acc 2. Selanjutnya untuk menampilkan gelombang maka panggil variabel fadila dengan perintah show.

- Hasil Codingan Ke-12 :

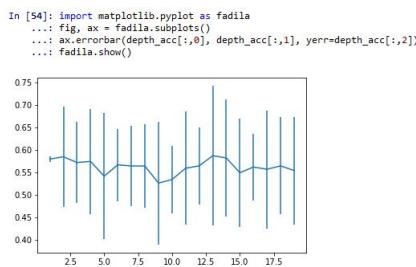


Figure 2.29: codingan ke-12

### 2.1.3 Penanganan Error

#### Pembahasan dan Penyelesaian Error

- (a) Error 1 :

```
File "pandas_libs\parsers.pyx", line 384, in
pandas._libs.parsers.TextReader._cinit_
File "pandas_libs\parsers.pyx", line 695, in
pandas._libs.parsers.TextReader._setup_parser_source
FileNotFoundError: File b'student-mat.csv' does not exist
```

Figure 2.30: error 1

- Penjelasan :

- Pada error tersebut dikatakan bahwa untuk file -b"student-mat.csv" tidak ada. Mengapa? karena file codingan yang dieksekusi yaitu student-performance.py tidak berada pada folder yang sama jadi tidak dapat terpanggil dan tereksekusi.
- Nah, untuk penyelesaiannya yaitu dengan menambahkan fungsi yang mendefinisikan folder tempat file "student-mat.csv" berada.
- Silahkan tambahkan perintah " dataset/student-mat.csv " pada codingannya

- Dengan penambahan perintah tersebut maka tidak akan terjadi error lagi.

(b) Error 2 :

```
In [65]: import graphviz
...: dot_data = tree.export_graphviz(sate, out_file=None, label="all",
...: impurity=False, proportion=True,
...: feature_names=list(bakso_train_att),
...: class_names=["fail", "pass"],
...: rounded=True, filled=True)
...: graph = graphviz.Source(dot_data)
...: graph
Traceback (most recent call last):
File "<ipython-input-65-583fa3dfc87a>", line 1, in <module>
 import graphviz
ModuleNotFoundError: No module named 'graphviz'
```

Figure 2.31: error 2

• Penjelasan :

- Pada error tersebut dikatakan bahwa tidak terdapat module graphviz sehingga codingan tidak dapat dieksekusi.
- Penanganannya yaitu dengan melakukan penginstalan module graphviz itu sendiri
- Penginstalan bisa dilakukan pada Anaconda Prompt ataupun Command Prompt
- Pada prompt tersebut masukkan perintah ” conda install graphviz ”
- Silahkan tunggu sampai instalasi berhasil
- Setelah selesai, maka cobalah RUN kembali codingan terkait
- Maka tidak akan terjadi error lagi.

(c) Error 3 :

```
In [86]: import graphviz
...: dot_data = tree.export_graphviz(bandung, out_file=None, label="all",
...: impurity=False, proportion=True,
...: feature_names=list(jakarta_train_att),
...: class_names=["fail", "pass"],
...: rounded=True, filled=True)
...: graph = graphviz.Source(dot_data)
...: graph
graphERROR: execution aborted
```

Figure 2.32: error 3

• Penjelasan :

- Pada error tersebut dikatakan bahwa eksekusinya dilarang atau di aborted.
- Penanganannya sebenarnya sederhana
- Tidak terdapat kesalahan dalam pembuatan dan penyesuaian codingan

- Mungkin saja terjadi error tersebut karena pengeksekusian fungsi yang berulang-ulang pada codingan yang berbeda
- Silahkan di Restart atau dijalankan kembali aplikasi spydernya
- Run kembali maka errornya tidak akan muncul lagi dan hasilnya akan muncul seperti pada gambar pengujian no 6

(d) Error 4 :

```
File "C:\ProgramData\Anaconda\lib\site-packages\sklearn\tree\tree.py", line 377, in _validate_X_predict
 X = check_array(X, dtype=DTYPE, accept_sparse="csr")
 File "C:\ProgramData\Anaconda\lib\site-packages\sklearn\utils\validation.py", line 582, in check_array
 context)
ValueError: unsupported format character 'b' (0x62) at index 18
```

Figure 2.33: error 4

- Penjelasan :

- Pada error tersebut dikatakan terdapat error karakter b nya gak kebaca
- Penanganannya sebenarnya sederhana, dari codingan tidak ada yang salah
- Disarankan agar mengulang kembali penamaan untuk variabel terkait dari awal codingan hingga akhir sehingga lebih teratur
- Silahkan dicoba run codingan tersebut kembali
- Maka codingannya akan berhasil dan muncul seperti pada contoh codingan no 8 diatas

## 2.2 Lusia Violita Aprilian

### 2.2.1 Teori

#### 1. binary classification dilengkapi ilustrasi gambar

Binary classification yaitu berupa kelas positif dan kelas negatif. Klasifikasi biner adalah dikotomisasi yang diterapkan untuk tujuan praktis, dan dalam banyak masalah klasifikasi biner praktis, kedua kelompok tidak simetris - dari pada akurasi keseluruhan, proporsi relatif dari berbagai jenis kesalahan yang menarik. Misalnya, dalam pengujian medis, false positive (mendeteksi penyakit ketika tidak ada) dianggap berbeda dari false negative (tidak mendeteksi penyakit ketika hadir).

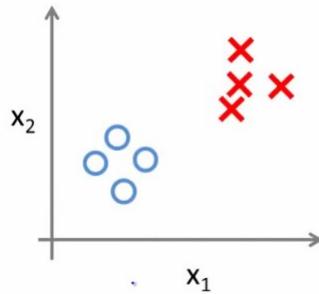


Figure 2.34: Binary Classification

2. supervised learning dan unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar

(a) Supervised learning adalah tugas pembelajaran mesin untuk mempelajari suatu fungsi yang memetakan input ke output berdasarkan contoh pasangan input-output. Ini menyimpulkan fungsi dari data pelatihan berlabel yang terdiri dari serangkaian contoh pelatihan. Dalam pembelajaran yang diawasi, setiap contoh adalah pasangan yang terdiri dari objek input (biasanya vektor) dan nilai output yang diinginkan (juga disebut sinyal pengawas). Algoritma pembelajaran yang diawasi menganalisis data pelatihan dan menghasilkan fungsi yang disimpulkan, yang dapat digunakan untuk memetakan contoh-contoh baru. Skenario optimal akan memungkinkan algoritma menentukan label kelas dengan benar untuk instance yang tidak terlihat. Ini membutuhkan algoritma pembelajaran untuk menggeneralisasi dari data pelatihan untuk situasi yang tidak terlihat dengan cara yang "masuk akal" (lihat bias induktif). Tugas paralel dalam psikologi manusia dan hewan sering disebut sebagai pembelajaran konsep.

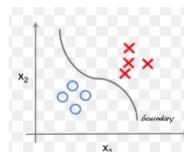


Figure 2.35: Supervised Learning

(b) Unsupervised learning adalah istilah yang digunakan untuk pembelajaran bahasa Ibrani, yang terkait dengan pembelajaran tanpa guru, juga dikenal sebagai organisasi mandiri dan metode pemodelan kepadatan probabilitas input. Analisis cluster sebagai cabang pembelajaran mesin yang

mengelompokkan data yang belum diberi label, diklasifikasikan atau dikategorikan. Alih-alih menanggapi umpan balik, analisis klaster mengidentifikasi kesamaan dalam data dan bereaksi berdasarkan ada tidaknya kesamaan di setiap potongan data baru.

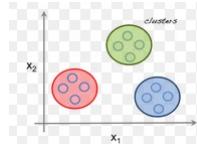


Figure 2.36: Unsupervised Learning

- (c) Cluster analysis or clustering adalah tugas pengelompokan sekumpulan objek sedemikian rupa sehingga objek dalam kelompok yang sama (disebut klaster) lebih mirip (dalam beberapa hal) satu sama lain daripada pada kelompok lain (kluster). Ini adalah tugas utama penambangan data eksplorasi, dan teknik umum untuk analisis data statistik, yang digunakan di banyak bidang, termasuk pembelajaran mesin, pengenalan pola, analisis gambar, pengambilan informasi, bioinformatika, kompresi data, dan grafik komputer. Analisis Cluster sendiri bukan merupakan salah satu algoritma spesifik, tetapi tugas umum yang harus dipecahkan. Ini dapat dicapai dengan berbagai algoritma yang berbeda secara signifikan dalam pemahaman mereka tentang apa yang merupakan sebuah cluster dan bagaimana cara menemukannya secara efisien. Gagasan populer mengenai cluster termasuk kelompok dengan jarak kecil antara anggota cluster, area padat ruang data, interval atau distribusi statistik tertentu. Clustering karena itu dapat dirumuskan sebagai masalah optimasi multi-objektif. Algoritma pengelompokan dan pengaturan parameter yang sesuai (termasuk parameter seperti fungsi jarak yang akan digunakan, ambang kepadatan atau jumlah cluster yang diharapkan) tergantung pada set data individual dan penggunaan hasil yang dimaksudkan. Analisis kluster bukan merupakan tugas otomatis, tetapi proses berulang penemuan pengetahuan atau optimasi multi-objektif interaktif yang melibatkan percobaan dan kegagalan. Seringkali diperlukan untuk memodifikasi praproses data dan parameter model hingga hasilnya mencapai properti yang diinginkan.

3. evaluasi dan akurasi dari buku dan disertai ilustrasi contoh dengan gambar

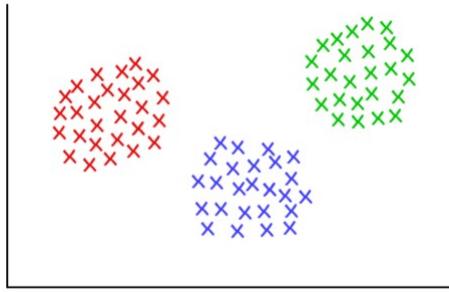


Figure 2.37: Cluster

Evaluasi adalah tentang bagaimana kita dapat mengevaluasi seberapa baik model bekerja dengan mengukur akurasinya. Dan akurasi akan didefinisikan sebagai persentase kasus yang diklasifikasikan dengan benar. Kita dapat menganalisis kesalahan yang dibuat oleh model, atau tingkat kebingungannya, menggunakan matriks kebingungan. Matriks kebingungan mengacu pada kebingungan dalam model, tetapi matriks kebingungan ini bisa menjadi sedikit sulit untuk dipahami ketika mereka menjadi sangat besar.

|               | Predicted "apple" | Predicted "orange" |
|---------------|-------------------|--------------------|
| True "apple"  | 20                | 5                  |
| True "orange" | 3                 | 22                 |

Figure 2.38: Evaluasi dan Akurasi

4. bagaimana cara membuat dan membaca confusion matrix, buat confusion matrix

(a) Cara membuat dan membaca confusion matrix :

- Tentukan pokok permasalahan dan atributanya, misal gaji dan listik.
- Buat pohon keputusan
- Lalu data testingnya
- Lalu mencari nilai a, b, c, dan d. Semisal a = 5, b = 1, c = 1, dan d = 3.
- Selanjutnya mencari nilai recall, precision, accuracy, serta dan error rate.

(b) Berikut adalah contoh dari confusion matrix :

- Recall =  $3/(1+3) = 0,75$

- Precision =  $3/(1+3) = 0,75$
- Accuracy =  $(5+3)/(5+1+1+3) = 0,8$
- Error Rate =  $(1+1)/(5+1+1+3) = 0,2$

5. bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilustrasi

Cara kerja K-fold cross validation :

- Total instance dibagi menjadi N bagian.
- Fold yang pertama adalah bagian pertama menjadi data uji (testing data) dan sisanya menjadi training data.
- Lalu hitung akurasi berdasarkan porsi data tersebut dengan menggunakan persamaan.
- Fold yang ke dua adalah bagian ke dua menjadi data uji (testing data) dan sisanya training data.
- Kemudian hitung akurasi berdasarkan porsi data tersebut.
- Dan seterusnya hingga habis mencapai fold ke-K.
- Terakhir hitung rata-rata akurasi K buah.



Figure 2.39: K-fold cross validation

6. decision tree dengan gambar ilustrasi

Decision tree adalah model visual yang terdiri dari node dan cabang, seperti Gambar dijelaskan secara rinci nanti dalam artikel ini. Untuk saat ini, amati bahwa ia tumbuh dari kiri ke kanan, dimulai dengan simpul keputusan root (kuadrat, juga disebut simpul pilihan) yang cabang-cabangnya mewakili dua atau lebih opsi bersaing yang tersedia bagi para pembuat keputusan. Pada akhir cabang awal ini, ada simpul akhir (segitiga, juga disebut simpul nilai) atau simpul ketidakpastian (lingkaran, juga disebut simpul peluang). Node

akhir mewakili nilai tetap. Cabang lingkaran mewakili hasil yang mungkin bersama dengan probabilitasnya masing-masing (yang berjumlah 1,0). Di luar cabang-cabang node ketidakpastian awal ini, mungkin ada lebih banyak bujur sangkar dan lebih banyak lingkaran, yang umumnya bergantian sampai setiap jalur berakhir di simpul akhir.

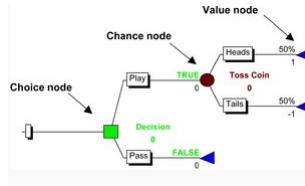


Figure 2.40: Decision Tree

## 7. Information gain dan entropi dengan gambar ilustrasi

- (a) Information gain (IG) mengukur seberapa banyak informasi fitur memberi kita tentang kelas. - Fitur yang sempurna mempartisi harus memberikan informasi maksimal. - Fitur yang tidak terkait seharusnya tidak memberikan informasi.

| Feature         | Explanation                                | IG Rank |
|-----------------|--------------------------------------------|---------|
| <i>is.obese</i> | The subject is obese (yes, no)             | 0.0203  |
| <i>whr</i>      | Waist hip ratio                            | 0       |
| <i>hc</i>       | Hip circumference (cm)                     | 0       |
| <i>bmi</i>      | Body mass index ( $\text{kg}/\text{m}^2$ ) | 0       |
| <i>wc</i>       | Waist circumference (cm)                   | 0       |
| <i>age</i>      | Age (years)                                | 0       |
| <i>id</i>       | Subject ID                                 | 0       |

Figure 2.41: Information gain

- (b) Entropi merupakan kemurnian dalam koleksi contoh yang sewenang-wenang.

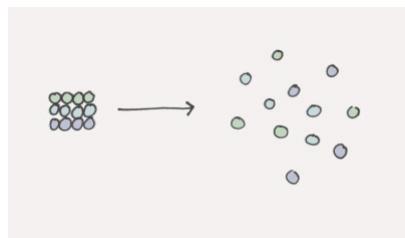


Figure 2.42: Entropi

```
In [5]: import pandas as pd
...: nanas = pd.read_csv('student-mat.csv', sep=';')
...: len(nanas)
Out[5]: 395
```

Figure 2.43: load dataset

## 2.2.2 scikit-learn

### 1. load dataset

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa in dengan mengimport pandas dengan diperumpamakan sebagai pd. Pada baris ke dua, dibuat variable nanas untuk memanggil pd sehingga dapat membaca file csv. Dan pada baris ke 3 variable dipanggil. Sehingga menghasilkan output 395.

### 2. generate binary label (pass/fail) based on G1+G2+G3

```
In [6]: nanas['pass'] = nanas.apply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2']+row['G3']) >= 35 else 0, axis=1)
...: nanas = nanas.drop(['G1', 'G2', 'G3'], axis=1)
...: nanas.head()
Out[6]:
school sex age address famsize ... Dalc Walc health absences pass
0 GP F 18 U GT3 ... 1 1 3 6 0
1 GP F 17 U GT3 ... 1 1 3 4 0
2 GP F 15 U LE3 ... 2 3 3 10 0
3 GP F 15 U GT3 ... 1 1 5 2 1
4 GP F 16 U GT3 ... 1 2 5 4 0
[5 rows x 31 columns]
```

Figure 2.44: generate binary label

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa in pada baris pertama, dibuat variable nanas untuk memanggil nanas dengan apply lamda sehingga baris selanjutnya nanas meng-drop G1, G2, dan G3. Dan pada baris ke 3 variable dipanggil. Sehingga menghasilkan output sebuah data 5 rows x 31 columns.

### 3. use one-hot encoding on categorical columns

```
In [7]: nanas = pd.get_dummies(nanas, columns=['sex', 'school', 'address', 'famsize',
'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob',
...,
'paid', 'activities',
...,
...: nanas.head())
Out[7]:
age Medu Fedu ... internet_yes romantic_no romantic_yes
0 18 4 4 ... 0 1 0
1 17 1 1 ... 1 1 0
2 15 1 1 ... 1 1 0
3 15 4 2 ... 1 0 1
4 16 3 3 ... 0 1 0
[5 rows x 57 columns]
In [8]:
```

Figure 2.45: use one-hot encoding on categorical columns

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa in pada baris pertama, dibuat variable nanas untuk memanggil pd dengan get dummies nanas columns. Dan pada baris selanjutnya variable dipanggil. Sehingga menghasilkan output sebuah data 5 rows x 57 columns.

#### 4. shuffle rows, split training dan testing data

```
In [8]: nanas = nanas.sample(frac=1)
...: # split training and testing data
...: nanas_train = nanas[:500]
...: nanas_test = nanas[500:]
...:
...: nanas_train_att = nanas_train.drop(['pass'], axis=1)
...: nanas_train_pass = nanas_train['pass']
...:
...: nanas_test_att = nanas_test.drop(['pass'], axis=1)
...: nanas_test_pass = nanas_test['pass']
...:
...: nanas_att = nanas.drop(['pass'], axis=1)
...: nanas_pass = nanas['pass']
...:
...: # number of passing students in whole dataset
...: import numpy as np
...: print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(nanas_pass), len(nanas_pass),
100*float(np.sum(nanas_pass)) / len(nanas_pass)))
Passing: 166 out of 395 (42.03%)
```

Figure 2.46: shuffle rows, split training dan testing data

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa in pada baris pertama, dibuat variable nanas untuk memanggil nanas sebagai sample. Lalu pada baris selanjutnya dilakukan split training dan testing data. Setelah data dilakukan split training da testing, import file numpy sebagai np dan kemudian melakukan prerintah print. Sehingga menghasilkan passing: 116 out of 395.

#### 5. fit a decision tree

```
In [11]: from sklearn import tree
...: duku = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
...: duku = duku.fit(nanas_train_att, nanas_train_pass)
In [12]:
```

Figure 2.47: fit a decision tree

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa in pada baris pertama, import tree dari sklearn. Pada baris selanjutnya variable duku memanggil tree dengan decision tree clasifier dengan criteria entropy dan max dept = 5. Dan pada baris terakhir, variable duku memanggil duku dengan fit nanas train att dan nanas train pass.

#### 6. visualize tree

Pada gambar tersebut menjelaskan import graphviz dengan variabelm dot data, class name, class name, dan graph. Sehingga menampilkan gambar sebagai berikut :

```
In [2]: import graphviz
...: dot_data = tree.export_graphviz(duku, out_file=None, label="all",
...: proportion=True,
...: feature_names=list(nanas_train_att),
...: class_names=["fail", "pass"],
...: filled=True, rounded=True)
...: graph = graphviz.Source(dot_data)
...: graph
```

Figure 2.48: visualize tree

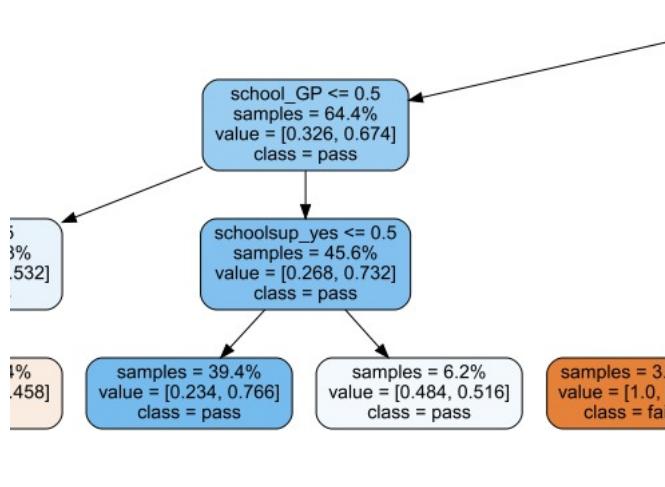


Figure 2.49: visualize tree

## 7. save tree

```
In [15]: tree.export_graphviz(duku, out_file="student-performance.dot", label="all",
...: impurity=False, proportion=True,
...: feature_names=list(nanas_train_att),
...: class_names=["fail", "pass"],
...: filled=True, rounded=True)
```

Figure 2.50: save tree

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa pada baris pertama, Tree export graphviz duku dengan out file student-performance.dot dan label all. pada baris selanjutnya dijelaskan feature names = list dan class name fail atau pass. Apabila bernilai true akan filled dan rounded.

## 8. t.score

```
In [101]: duku.score(nanas_test_att, nanas_test_pass)
```

Figure 2.51: t.score

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa pada baris pertama, parameter dengan hasilnya adalah duku.score yang dimana terdapat perhitungan nanas test at dan nana test pass.

## 9. show average score and +/- two standard deviations away

```
In [14]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(duku, nanas_att, nanas_pass, cv=5)
...: # show average score and +/- two standard deviations away (covering 95% of
...: scores)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.59 (+/- 0.10)
In [15]:
```

Figure 2.52: show average score

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa in pada baris pertama memanggil cross vla score dari sklearn.model selection. Pada baris selanjutnya membuat variabel scores. Dan pada baris terakhir score akan ditampilkan.

## 10. for max depth in range

```
In [16]: for max_depth in range(1, 20):
...: duku = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
...: max_depth=max_depth)
...: scores = cross_val_score(duku, nanas_att, nanas_pass, cv=5)
...: print("Max depth: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (max_depth,
...: scores.mean(), scores.std() * 2))
Max depth: 1, Accuracy: 0.58 (+/- 0.01)
Max depth: 2, Accuracy: 0.59 (+/- 0.03)
Max depth: 3, Accuracy: 0.61 (+/- 0.11)
Max depth: 4, Accuracy: 0.60 (+/- 0.10)
Max depth: 5, Accuracy: 0.59 (+/- 0.08)
Max depth: 6, Accuracy: 0.60 (+/- 0.10)
Max depth: 7, Accuracy: 0.60 (+/- 0.08)
Max depth: 8, Accuracy: 0.55 (+/- 0.06)
Max depth: 9, Accuracy: 0.56 (+/- 0.04)
Max depth: 10, Accuracy: 0.57 (+/- 0.06)
Max depth: 11, Accuracy: 0.59 (+/- 0.06)
Max depth: 12, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 13, Accuracy: 0.54 (+/- 0.13)
Max depth: 14, Accuracy: 0.57 (+/- 0.07)
Max depth: 15, Accuracy: 0.58 (+/- 0.09)
Max depth: 16, Accuracy: 0.55 (+/- 0.12)
Max depth: 17, Accuracy: 0.55 (+/- 0.09)
Max depth: 18, Accuracy: 0.56 (+/- 0.06)
Max depth: 19, Accuracy: 0.58 (+/- 0.06)
In [17]:
```

Figure 2.53: for max depth in range

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa in pada baris pertama mendefinisikan range dari 1 hingga 20. Lalu, variabel duku memdefinisikan tree dengan decision tree clasification kriteria entropy. Dan variable scores mendefinisikan duku, nanas att, nanas pass dan cv = 5. Baris terakhir adalah menampilkan hasil.

## 11. depth acc

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa variabel depth acc mendefinisikan np empty dengan i = 0 dari range 1-20. Dimana pada range tersebut terdapat variabel duku dan score. Variabel duku memdefinisikan tree dengan decision tree clasification kriteria entropy. Dan variable scores mendefinisikan duku, nanas att, nanas pass dan cv = 5. Dan pada baris selanjutnya adalah pendefinisian depth acc. Sehingga didapatkan hasil berupa array.

```

In [88]: depth_acc = np.empty((19,3), float)
...: i = 0
...: for max_depth in range(1, 20):
...: duku = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=max_depth)
...: scores = cross_val_score(duku, nanas_att, nanas_pass, cv=5)
...: depth_acc[i,0] = max_depth
...: depth_acc[i,1] = scores.mean()
...: depth_acc[i,2] = scores.std() * 2
...: i += 1
...:
...: depth_acc
Out[88]:
array([[1.00000000e+00, 5.7975170e-01, 6.3076859e-03],
 [2.00000000e+00, 5.7981499e-01, 4.59786402e-02],
 [3.00000000e+00, 5.72091853e-01, 3.22002693e-02],
 [4.00000000e+00, 5.79881532e-01, 8.26691511e-02],
 [5.00000000e+00, 5.87665533e-01, 1.00629211e-01],
 [6.00000000e+00, 5.75006491e-01, 1.06656313e-01],
 [7.00000000e+00, 5.80039760e-01, 8.19527208e-02],
 [8.00000000e+00, 5.90197988e-01, 9.29887851e-02],
 [9.00000000e+00, 5.90037326e-01, 9.46882094e-02],
 [1.00000000e+01, 5.87568160e-01, 1.13990705e-01],
 [1.10000000e+01, 5.77473223e-01, 1.11095161e-01],
 [1.20000000e+01, 5.77507303e-01, 8.03612112e-02],
 [1.30000000e+01, 6.02601426e-01, 4.38647624e-02],
 [1.40000000e+01, 5.95037326e-01, 5.40261640e-02],
 [1.50000000e+01, 5.77752515e-01, 5.74778007e-02]]).

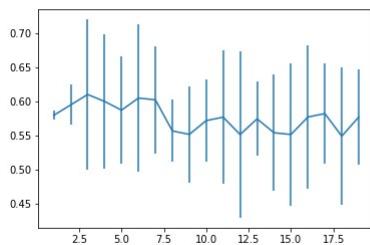
```

Figure 2.54: depth acc

```

In [18]: import matplotlib.pyplot as plt
...: fig, ax = plt.subplots()
...: ax.errorbar(depth_acc[:,0], depth_acc[:,1], yerr=depth_acc[:,2])
...: plt.show()

```



```
In [19]:
```

Figure 2.55: matplotlib

## 12. matplotlib

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa in pada baris pertama mendefinisikan pemanggilan matplotlib.pyplot sebagai plt. Lalu pendefinisian figure dari plt serta error bar. Dan pada baris terakhir menampilkan plt. Maka akan muncul sebuah gambar berupa giagram.

### 2.2.3 Penanganan Error

#### 1. Skrinsut error

```
File "pandas_libs\parsers.pyx", line 384, in
pandas._libs.parsers.TextReader.__cinit__
File "pandas_libs\parsers.pyx", line 695, in
pandas._libs.parsers.TextReader._setup_parser_source
FileNotFoundError: File b'student-por.csv' does not exist

TAE
```

Figure 2.56: error

#### 2. Tuliskan kode eror dan jenis errornya

Kode dan jenis error yang didapatkan adalah :

- Kode error = FileNotFoundError: File b'student-por.csv' does not exist
- Jenis error = FileNotFoundError

#### 3. Solusi pemecahan masalah error tersebut

Berikut adalah solusi dari permasalahan pada no. 1

```
In [5]: import pandas as pd
...: nanas = pd.read_csv('student-mat.csv', sep=',')
...: len(nanas)
Out[5]: 395
```

Figure 2.57: penyelesaian

## 2.3 Rahmi Roza/1164085

### 2.3.1 Teori

Penyelesaian Tugas Harian 3 ( No. 1-7 )

#### 1. Binary Classification Dan Ilustrasi Gambarnya

- Pengertian Binary Classification / Klasifikasi Biner:

Klasifikasi biner atau binomial adalah tugas mengklasifikasikan elemen-elemen dari himpunan yang diberikan ke dalam dua kelompok (memprediksi kelompok mana yang masing-masing dimiliki) berdasarkan aturan klasifikasi.

- Ilustrasi Gambar Binary Classification :

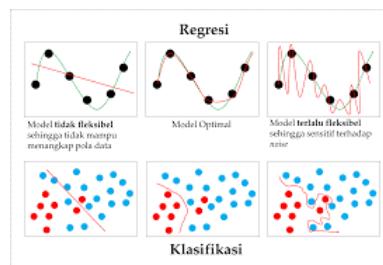


Figure 2.58: binary classification

- Supervised Learning, Unsupervised Learning, Clustering Dan Ilustrasi Gambar
  - Pengertian Supervised Learning :

Supervised learning adalah sebuah pendekatan dimana sudah terdapat data yang dilatih, dan terdapat variable yang ditargetkan sehingga tujuan dari pendekatan ini adalah mengelompokan suatu data ke data yang sudah ada.
- Ilustrasi Gambar Supervised Learning :

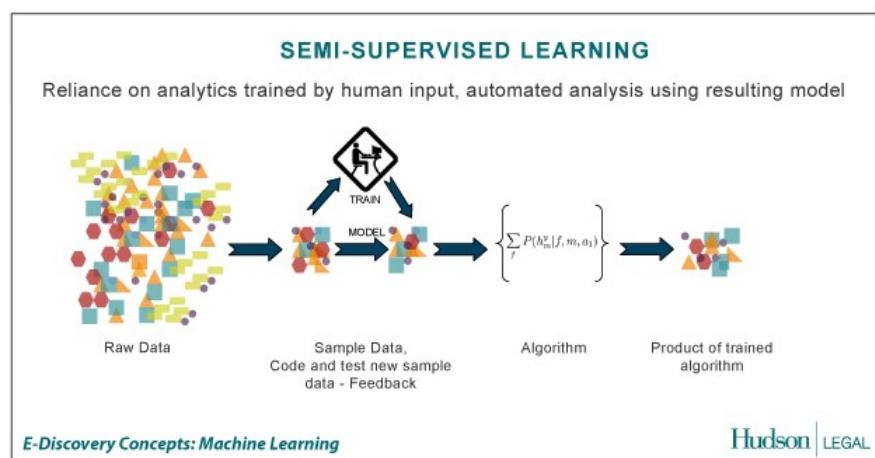


Figure 2.59: supervised

- Pengertian Unsupervised Learning :

unsupervised learning tidak memiliki data latih, sehingga dari data yang ada, kita mengelompokan data tersebut menjadi 2 bagian atau 3 bagian dan seterusnya.

- Ilustrasi Gambar Unsupervised Learning :

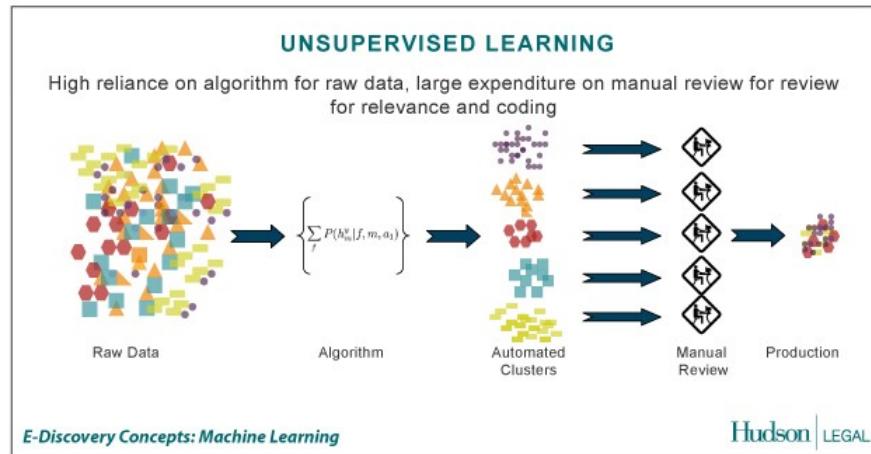


Figure 2.60: unsupervised

- Pengertian Clustering :

Metode pengelompokan data. Clustering juga merupakan proses partisi satu set objek data ke dalam himpunan bagian yang disebut dengan cluster. Objek dalam cluster tersebut memiliki kemiripan karakteristik antar satu sama lain.

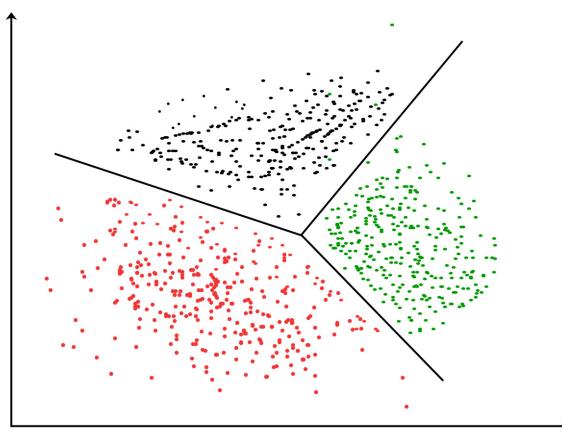


Figure 2.61: clustering

## 2. Evaluasi, Akurasi Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Evaluasi

Evaluasi digunakan untuk memeriksa/memastikan dan mengevaluasi model dalam bekerja ( seberapa baik ) dengan mengukur keakuratannya. Kita juga dapat menanalis kesalahan yang dibuat pada model yang dijalankan, tingkat kebingungan dan menggunakan matriks kebingungan.

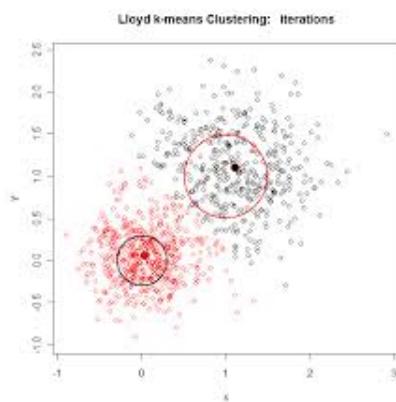


Figure 2.62: Evaluasi

- Pengertian Akurasi

Accuracy akan didefinisikan sebagai presentasi kasus yang diklasifikasikan dengan benar. Accuracy lebih jelasnya adalah perbandingan kasus yang diidentifikasi benar dengan jumlah semua kasus

Rumus dari accuracy=  $(a+c)/(a+b+c+d)$

Made : Fadila  
Accuracy / Ketepatan :  $((20 + 22) / 20 + 5 + 3 + 22) = 84$

Figure 2.63: Akurasi

Dilakukan perhitungan dengan rumus akurasi terhadap data yang telah diolah pada " Evaluasi ". Kemudian di dapatkan hasil dari pengolahan data tersebut.

Contoh penggabungan Akurasi Dan Evaluasi

## 3. Membuat Dan Membaca Confusion Matrix Beserta Contoh

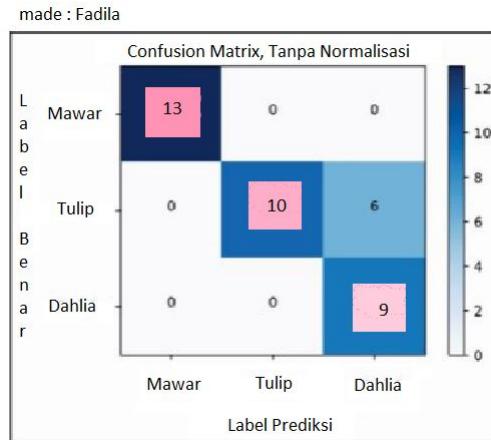


Figure 2.64: Contoh Evaluasi Dan Akurasi Secara Bersamaan

- Pengertian Confusion Matrix

Confusion matrix adalah suatu metode yang biasanya digunakan untuk melakukan perhitungan akurasi pada konsep data mining. Rumus ini melakukan perhitungan dengan 4 keluaran, yaitu: recall, precision, accuracy dan error rate.

- Pembacaan Confusion Matrix

- Apabila hasil prediksi negatif dan data sebenarnya merupakan negatif.
- Apabila hasil prediksi positif sedangkan nilai sebenarnya merupakan negatif.
- Apabila hasil prediksi negatif sedangkan nilai sebenarnya merupakan positif.
- Apabila hasil prediksi positif dan nilai sebenarnya merupakan positif.

- Pembuatan Confusion Matrix

- Menentukan 4 proses klasifikasi yang akan digunakan dalam confusion matrix.
- 4 Istilah tersebut ada True Positive ( TP ), True Negative ( TN ), False Positive ( FP ) dan False Negative ( FN ).
- Kelompokkan klasifikasi tersebut bisa menggunakan klasifikasi biner
- Akan menghasilkan keluaran berupa 2 Kelas ( Positif dan Negatif ) dan penentuan TP, FP ( 1 klasifikasi positif ), FN dan TN ( 1 klasifikasi negatif ).
- Contoh dasarnya nampak seperti langkah diatas

- (f) Istilahnya dapat didefinisikan dengan objek lain namun dengan alur yang sama ( sesuai rumus baik klasifikasi dll ).

- Ilustrasi Gambar

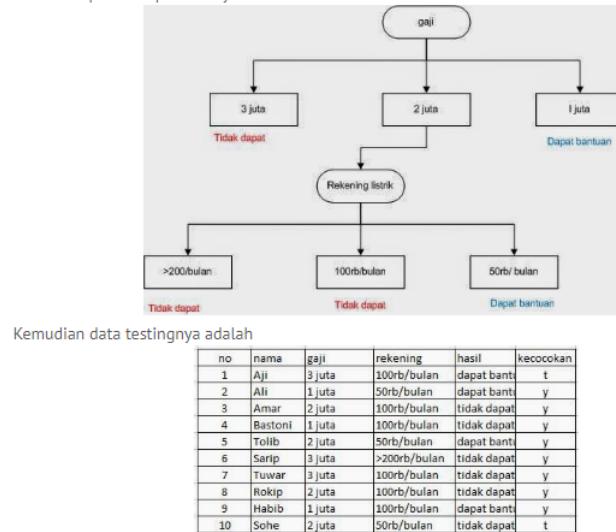


Figure 2.65: confusion matrix

#### 4. Cara Kerja K-Fold Classification Dan Ilustrasi Gambar

- Pertama-tama untuk total instance dibagi menjadi N bagian.
- Fold ke-1 ( atau pertama ) adalah ketika bagian ke-1 menjadi data uji (testing data) dan sisanya menjadi data latih (training data).
- Hitung akurasi ( berdasarkan porsi data tersebut. Persamaannya sebagai berikut :
 
$$\frac{\text{(sigma) data klasifikasi}}{\text{(sigma) total data uji}} \times 100 \text{ persen}$$
- Fold ke-2 ( kedua ) adalah ketika bagian ke-2 menjadi data uji (testing data) dan sisanya menjadi data latih (training data).
- Kemudian dihitunglah akurasi berdasarkan porsi data yang telah ditentukan
- Demikian seterusnya hingga mencapai fold ke-K. Hitung rata-rata akurasi dari K buah akurasi di atas. Rata-rata akurasi ini menjadi akurasi final atau akhir.

- Ilustrasi Gambar

| Dataset:                                   |  |  |  |  |
|--------------------------------------------|--|--|--|--|
| “   K1   K2   K3   K4   K5                 |  |  |  |  |
| -----                                      |  |  |  |  |
| Data Eksperimen:                           |  |  |  |  |
| “   Eksperimen Ke   Data Latih   Data Test |  |  |  |  |
| -----                                      |  |  |  |  |
| 1   K2,K3,K4,K5   K1                       |  |  |  |  |
| -----                                      |  |  |  |  |
| 2   K1,K3,K4,K5   K2                       |  |  |  |  |
| -----                                      |  |  |  |  |
| 3   K1,K2,K4,K5   K3                       |  |  |  |  |
| -----                                      |  |  |  |  |
| 4   K1,K2,K3,K5   K4                       |  |  |  |  |
| -----                                      |  |  |  |  |
| 5   K1,K2,K3,K4   K5                       |  |  |  |  |
| -----                                      |  |  |  |  |

Figure 2.66: k-fold classification 1

- Decision Tree Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Decision Tree

Decision Tree (Pohon Keputusan) adalah pohon dimana setiap cabangnya menunjukkan pilihan diantara sejumlah alternatif pilihan yang ada, dan setiapdaunnya menunjukkan keputusan yang dipilih. Decision tree biasa digunakan untuk mendapatkan informasi untuk tujuan-pengambilan sebuah keputusan. Decision tree dimulai dengan sebuah root node(titik awal) yang dipakai oleh user untuk mengambil tindakan. Dari node root ini, user memecahnya sesuai dengan algoritma decision tree. Hasil akhirnya adalah sebuah decision tree dengan setiap cabangnya menunjukkan kemungkinan sekenario dari keputusan yang diambil serta hasilnya.

- Ilustrasi Gambar

- Information Gain Dan Entropi

- Pengertian Information Gain

Information gain adalah salah satu attribute selection measure yang digunakan untuk memilih test attribute tiap node pada tree. Atribut dengan information gain tertinggi dipilih sebagai test attribute dari suatu node. Ada 2 kasus berbeda pada saat penghitungan Information Gain, pertama untuk kasus penghitungan attribute tanpa missing value dan kedua, penghitungan attribute dengan missing value.

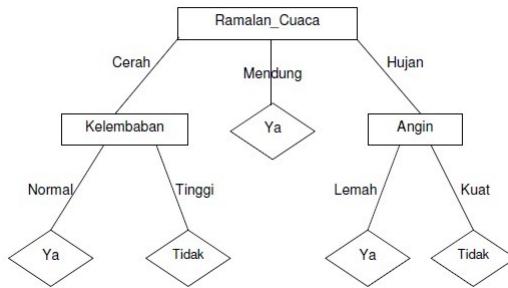


Figure 2.67: decision tree

- Ilustrasi Gambar

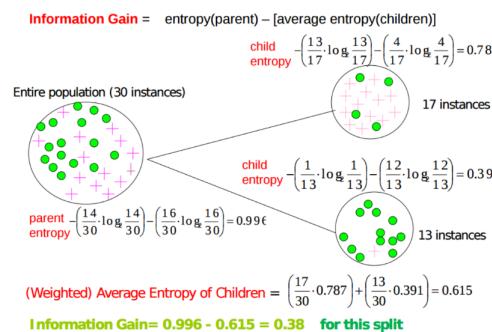


Figure 2.68: information gain 1

- Pengertian Entropi

Adalah suatu parameter untuk mengukur tingkat keberagaman (heterogenitas) dari kumpulan data. Semakin heterogen, nilai entropi semakin besar.

### 2.3.2 Scikit-learn

Penyelesaian Tugas Harian 4 ( No. 1-12 )

- Pembahasan Codingan Dan Hasilnya

- (a) Gambar Pertama :

Penjelasan : Pada baris pertama itu merupakan import library sebagai variabel solok Dan pada baris kedua variabel solok membaca file csv nya. Dan pada baris ketiga merupakan hasilnya yaitu 395.

– Hasil Gambar Pertama :

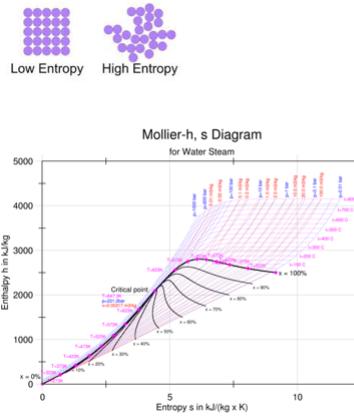


Figure 2.69: entropi

```
In [40]: import pandas as solok
...: solok = solok.read_csv('student-mat.csv', sep=';')
...: len(solok)
Out[40]: 395
```

Figure 2.70: Gambar pertama

(b) Gambar Kedua :

Penjelasan : Variabel solok mengimplementasikan baris 1, dari baris G1, G2, G3. Dan variabel solok akan ngedrop kolom G1, G2, G3. Dan hasilnya akan seperti gambar di out nya.

– Hasil Gambar Kedua :

```
In [41]: solok['pass'] = solok.apply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2']+row['G3']) >=
35 else 0, axis=1)
...: solok = solok.drop(['G1', 'G2', 'G3'], axis=1)
...: solok.head()
Out[41]:
school sex age address famsize ... Dalc Walc health absences pass
0 GP F 18 U GT3 ... 1 1 3 6 0
1 GP F 17 U GT3 ... 1 1 3 4 0
2 GP F 15 U LE3 ... 2 3 3 10 0
3 GP F 15 U GT3 ... 1 1 5 2 1
4 GP F 16 U GT3 ... 1 2 5 4 0
[5 rows x 31 columns]
```

Figure 2.71: Gambar kedua

(c) Gambar Ketiga :

Penjelasan : Variabel solok mengambil atau get data dari dalam kolom. Atau yang tulisan berwarna hijau. Dan kemudian ditampilkan pada outputan yang dibawah atau menampilkan hasilnya.

– Hasil Gambar Ketiga :

```
In [42]: solok = pd.get_dummies(solok, columns=['sex', 'school', 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob',
...: 'Fjob', ...: 'reason', 'guardian', 'schoolsup', 'famsup', 'paid', 'activities', 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic'])
...: solok.head()
Out[42]:
 age Medu Fedu ... internet_yes romantic_no romantic_yes
0 18 4 4 ... 0 1 0
1 17 1 1 ... 1 1 0
2 15 1 1 ... 1 1 0
3 15 4 2 ... 1 0 1
4 16 3 3 ... 0 1 0
[5 rows x 57 columns]
```

Figure 2.72: Gambar Ketiga

(d) Gambar Keempat :

Penjelasan : Penejelasan pada gambar keempat adalah variabel solok akan menampilkan sampel data dari 500 training data dan 500 tetsing data. Kemudia data akan dicetak atau di print dari training data dan testing data.

– Hasil Gambar Keempat :

```
In [43]: solok = solok.sample(frac=1)
...: # split training and testing data
...: solok_train = solok[:500]
...: solok_test = solok[500:]
...:
...: solok_train_att = solok_train.drop(['pass'], axis=1)
...: solok_train_pass = solok_train['pass']
...:
...: solok_test_att = solok_test.drop(['pass'], axis=1)
...: solok_test_pass = solok_test['pass']
...:
...: solok_att = solok.drop(['pass'], axis=1)
...: solok_pass = solok['pass']
...:
...: # number of passing students in whole dataset:
...: import numpy as np
...: print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(solok_pass), len(solok_pass),
100*float(np.sum(solok_pass)) / len(solok_pass)))
Passing: 166 out of 395 (42.03%)
```

Figure 2.73: Gambar Keempat

(e) Gambar Kelima :

Penjelasan : Pada gambar tersebut variabel hanya melakukan pengetesan/pengecekan terhadap decission tree. Apabila decission tree nya benar maka kodingan tidak eror tapi jika tidak benar maka kodingan akan error.

– Hasil Gambar Kelima :

```
In [44]: from sklearn import tree
...: solo = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
...: solo = solo.fit(solok_train_att, solok_train_pass)
```

Figure 2.74: Gambar Kelima

(f) Gambar Keenam :

Penjelasan : Pada gambar nomor 6, tejadi kesalah error yaitu pada import graphviz.

– Hasil Gambar Keenam :

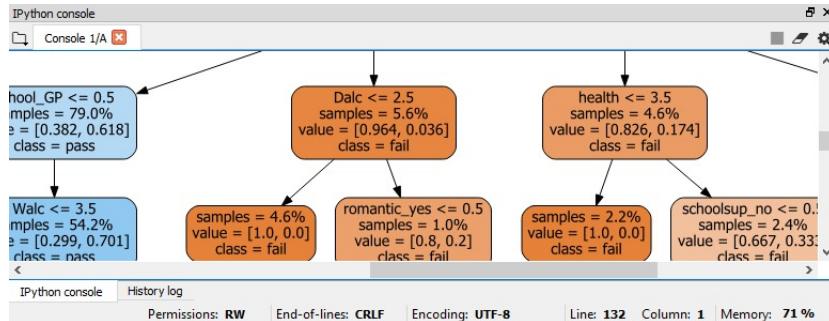


Figure 2.75: Gambar Keenam

(g) Gambar Ketujuh :

Penjelasan : Pada gambar 7 akan menampilkan yang terdapat pada Library Graphviz, apabila benar akan menampilkan hasil output seperti yang terdapat pada gambar atau kalau pengujian gagal akan terdapat error.

– Hasil Gambar Ketujuh :

```
In [47]: tree.export_graphviz(solo, out_file="student-performance.dot", label="all", impurity=False,
proportion=True,
...: feature_names=list(solok_train_att), class_names=["fail", "pass"],
...: filled=True, rounded=True)
```

Figure 2.76: Gambar Ketujuh

(h) Gambar Kedelapan :

Penjelasan : Pada gambar 8 menampilkan hasil perhitungan dari kedua parameter yang terdapat pada code tersebut.

– Hasil Gambar Kedelapan :

```
In [34]: solo.score(solok_test_att, solok_test_pass)
Out[34]: 0.6577181208053692
```

Figure 2.77: Gambar Kedelapan

(i) Gambar Kesembilan:

Penjelasan : Pada gambar 9, kodingan tersebut mendefinisikan library sklearn model selection dan import cross val score. Dan kemudian variabel scores mengeksekusi fungsi cross\_val\_score(solo, solok\_att, solok\_pass, cv=5). Kemudian akan menampilkan nilai dari fungsi akurasinya.

```
In [49]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(solo, solok_att, solok_pass, cv=5)
...: # mean accuracy, and a 95.0% confidence interval
...: # (mean - 2*std, mean + 2*std)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.53 (+/- 0.11)
```

Figure 2.78: Gambar Kesembilan

– Hasil Gambar Kesembilan :

(j) Gambar Kesepuluh :

Penjelasan : Pada gambar di atas kodingan nya berfungsi untuk menampilkan hasil dari fungsi Max Depth dan Accuraccy dari dari Decission Tree. Yaitu menmpilkan data dari angka 1-20.

– Hasil Gambar Kesepuluh :

```
In [50]: for max_depth in range(1, 20):
...: solo = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=max_depth)
...: scores = cross_val_score(solo, solok_att, solok_pass, cv=5)
...: print("Max depth: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (max_depth, scores.mean(), scores.std()
2))
Max depth: 1, Accuracy: 0.58 (+/- 0.01)
Max depth: 2, Accuracy: 0.59 (+/- 0.07)
Max depth: 3, Accuracy: 0.59 (+/- 0.14)
Max depth: 4, Accuracy: 0.54 (+/- 0.02)
Max depth: 5, Accuracy: 0.53 (+/- 0.11)
Max depth: 6, Accuracy: 0.57 (+/- 0.11)
Max depth: 7, Accuracy: 0.56 (+/- 0.11)
Max depth: 8, Accuracy: 0.55 (+/- 0.15)
Max depth: 9, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 10, Accuracy: 0.56 (+/- 0.11)
Max depth: 11, Accuracy: 0.57 (+/- 0.15)
Max depth: 12, Accuracy: 0.58 (+/- 0.09)
Max depth: 13, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 14, Accuracy: 0.55 (+/- 0.11)
Max depth: 15, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 16, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 17, Accuracy: 0.54 (+/- 0.14)
Max depth: 18, Accuracy: 0.55 (+/- 0.09)
Max depth: 19, Accuracy: 0.55 (+/- 0.09)
```

Figure 2.79: Gambar Kesepuluh

(k) Gambar Kesebelas :

Penjelasan : Pada gambar 11 dijelaskan bahwa variable scores akan menampilkan atau mendefinisikan nilai dari variabel score yang mana isi dari variable score yaitu solo, solok att, solok pass, cv=5. Yang mana hasil tampilan dari kodingannya adalah outputan seperti gambar 11.

– Hasil Gambar Kesebelas :

(l) Gambar Keduabelas :

```

In [51]: depth_acc = np.empty((19,3), float)
...: i = 0
...: for max_depth in range(1, 20):
...: solo = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=max_depth)
...: scores = cross_val_score(solo, solok_att, solok_pass, cv=5)
...: depth_acc[i,0] = max_depth
...: depth_acc[i,1] = scores.mean()
...: depth_acc[i,2] = scores.std() * 2
...: i += 1
...:
...: depth_acc
Out[51]:
array([[1.00000000e+00, 5.79751704e-01, 6.30768599e-03],
[2.00000000e+00, 5.90073028e-01, 7.19635495e-02],
[3.00000000e+00, 5.87446446e-01, 1.37192167e-01],
[4.00000000e+00, 5.44337877e-01, 2.41201036e-02],
[5.00000000e+00, 5.29500162e-01, 1.05510772e-01],
[6.00000000e+00, 5.85200422e-01, 1.22237161e-01],
[7.00000000e+00, 5.64788218e-01, 9.32673367e-02],
[8.00000000e+00, 5.37129998e-01, 1.21107315e-01],
[9.00000000e+00, 5.69980526e-01, 1.27258587e-01],
[1.00000000e+01, 5.52448888e-01, 1.49180519e-01],
[1.10000000e+01, 5.67672022e-01, 1.59022626e-01],
[1.20000000e+01, 5.82702045e-01, 1.36814986e-01],
[1.30000000e+01, 5.49758195e-01, 1.52067945e-01],
[1.40000000e+01, 5.67417235e-01, 1.37785627e-01],
[1.50000000e+01, 5.64978903e-01, 1.11136389e-01],

```

Figure 2.80: Gambar Kesebelas

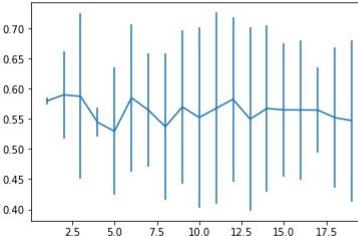
Penjelasan : Pada gambar di atas dijelaskan bahwa pada library matplotlib akan menampilkan gambar grafik pada gambar 12 dari eksekusi fungsi `ax.errorbar`.

– Hasil Gambar Keduabelas :

```

In [52]: import matplotlib.pyplot as plt
...: fig, ax = plt.subplots()
...: ax.errorbar(depth_acc[:,0], depth_acc[:,1], yerr=depth_acc[:,2])
...: plt.show()

```



In [53]:

Figure 2.81: Gambar Keduabelas

### 2.3.3 Penanganan Error

(a) Skrinsut Error

(b) Kode Error dan Jenis Errornya

Kode Error: "Import Graphiz" dan "ModulNotFoundError".

Jenis Error: Pada Grafik

(c) Penanganan

Melakukan install ulang pada graphiz

```
In [65]: import graphviz
...: dot_data = tree.export_graphviz(solo, out_file=None, label="all", impurity=False, proportion=True,
...: feature_names=list(solo_k_train_att), class_names=["fail", "pass"],
...: filled=True, rounded=True)
...: graph = graphviz.Source(dot_data)
...: graph
Traceback (most recent call last):
File "<ipython-input-65-47940b5e4aa1>", line 1, in <module>
 import graphviz
ModuleNotFoundError: No module named 'graphviz'
```

Figure 2.82: Gambar Ketigabelas

# Chapter 3

## Prediksi dengan Random Forest

### 3.1 Lusia Violita Aprilian/1164080

#### 3.1.1 Teori

##### 1. Random Forest

- Random Forest diperkenalkan dan diselidiki untuk memprediksi aktivitas biologis kategoris atau kategoris suatu senyawa berdasarkan pada deskripsi kuantitatif dari struktur molekul senyawa. Random Forest adalah ensemble dari pohon klasifikasi atau regresi yang tidak ditandai yang dibuat dengan menggunakan sampel bootstrap dari data pelatihan dan pemilihan fitur acak dalam induksi pohon. Prediksi dibuat dengan menggabungkan (suara terbanyak atau rata-rata) prediksi ensemble.
- Gambar Random Forest

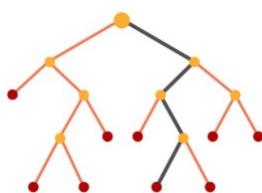


Figure 3.1: Random Forest

##### 2. Membaca Dataset

- Berikut adalah cara membaca dataset :
  - (a) Buka Anaconda Navigator lalu jalankan Spyder, kemudian import libraries yang dibutuhkan.

```
dataset = pd.read_csv('Data.csv')
```

Figure 3.2: Kode Python

- (b) Masukkan kode python untuk membaca file csv, lalu jalankan.
- (c) Maka pada window console akan menampilkan pesan berikut :

```
In [6]: dataset = pd.read_csv('Data.csv')
```

Figure 3.3: Pesan Window Console

- (d) Dari explorer dapat terlihat dataset yang terimport.

| Name    | Type      | Size    | Value                                         |
|---------|-----------|---------|-----------------------------------------------|
| dataset | DataFrame | (10, 4) | Column names: Country, Age, Salary, Purchased |

Figure 3.4: Dataset

- (e) Lalu klik dataset cell, maka akan muncul seperti berikut :

| Index | Country | Age | Salary | Purchased |
|-------|---------|-----|--------|-----------|
| 0     | France  | 44  | 72000  | No        |
| 1     | Spain   | 27  | 48000  | Yes       |
| 2     | Germany | 38  | 54000  | No        |
| 3     | Spain   | 38  | 61000  | No        |
| 4     | Germany | 40  | nan    | Yes       |
| 5     | France  | 35  | 58000  | Yes       |
| 6     | Spain   | nan | 52000  | No        |
| 7     | France  | 48  | 79000  | Yes       |
| 8     | Germany | 50  | 83000  | No        |
| 9     | France  | 37  | 67000  | Yes       |

Figure 3.5: Hasil Dataset Cell

- (f) Seperti yang terlihat pada gambar tersebut dataset ini memiliki Kolom Country, Age, dan Salary sebagai independent variable-nya dan kolom Purchased sebagai dependent variable-nya.
- (g) Selanjutnya buat 2 matrix of features yang berisi values dari independent variable dan dependent variable.
- (h) Lalu tuliskan perintah berikut :

```
dataset = read.csv('Data.csv')
```

Figure 3.6: Perintah

- (i) Perintah yang telah dibuat di atas akan membuat sebuah global environment baru dan muncul dataset.
- (j) Klikdataset tersebut maka muncul tabel berisi dataset.

### 3. Cross Validation

- Cross validation adalah metode statistik yang digunakan untuk memperkirakan keterampilan model pembelajaran mesin. Ini biasanya digunakan dalam pembelajaran mesin yang diterapkan untuk membandingkan dan memilih model untuk masalah pemodelan prediktif yang diberikan karena mudah dipahami, mudah diimplementasikan, dan menghasilkan estimasi keterampilan yang umumnya memiliki bias lebih rendah daripada metode lainnya.

### 4. Menjelaskan Arti Score

- Maksud arti score 44% pada random forest adalah hasil akurasi.
- Maksud arti score 27% pada decision tree adalah persentasi hasil dari perhitungan dataset.
- Maksud arti score 29% dari SVM adalah hasil pendekatan neural network.
- Hasil tersebut didapat dari hasil validasi silang untuk memastikan bahwa membagi training test dengan cara yang berbeda. Sehingga didapat outputnya 44% untuk hutan acak, 27% untuk pohon keputusan, dan 29% untuk SVM.

### 5. Cara Membaca Confusion Matriks

- Mari kita lihat contoh klasifikasi biner berikut ini, yang menunjukkan beberapa kali model telah membuat prediksi objek yang benar:

|              |               | Predicted "apple" | Predicted "orange" |
|--------------|---------------|-------------------|--------------------|
| True "apple" | True "apple"  | 20                | 5                  |
|              | True "orange" | 3                 | 22                 |

Figure 3.7: Tabel Confusion Matriks

- Dalam tabel tersebut, baris apple dan orange mengacu pada kasus di mana objek tersebut sebenarnya sebuah apel atau sebuah jeruk. Kolom merujuk pada prediksi yang dibuat oleh model. Kita melihat bahwa dalam contoh

ada 20 apel yang diprediksi dengan benar, sementara ada 5 apel yang salah diidentifikasi sebagai jeruk. Idealnya, confusion matriks harus memiliki semua nilai nol, kecuali untuk diagonal. Di sini kita dapat menghitung akurasi dengan menambahkan angka secara diagonal, sehingga ini semua adalah contoh yang diklasifikasikan dengan benar, dan membagi jumlah tersebut dengan jumlah semua angka dalam matriks:

$$\text{Accuracy} = (20 + 22)/20 + 5 + 3 + 22) = 84$$

Figure 3.8: Rumus Confusion Matriks

- Sehingga dari perhitungan tersebut kita mendapat akurasi 84
- Berikut adalah gambar klasifikasi biner :

|                   | Class 1<br>Predicted | Class 2<br>Predicted |
|-------------------|----------------------|----------------------|
| Class 1<br>Actual | TP                   | FN                   |
| Class 2<br>Actual | FP                   | TN                   |

Figure 3.9: Confusion Matriks

## 6. Voting Pada Random Forest

- Voting pada random forest merupakan metode yang paling umum digunakan setelah classifier membuat keputusan.
- Gambar voting pada random forest

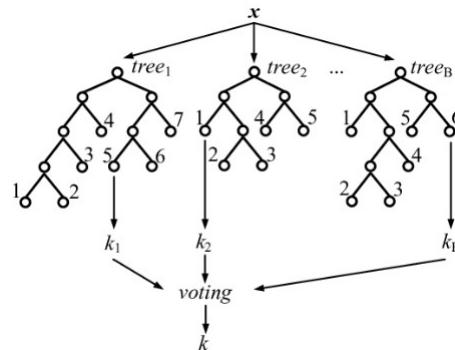


Figure 3.10: Voting Pada Random Forest

```
import pandas as pd
df = pd.DataFrame({'X':[78,85,96,80,86], 'Y':[84,94,89,83,86], 'Z':[86,97,96,72,83]});


```

Figure 3.11: Aplikasi Pandas

### 3.1.2 Praktek

#### 1. Aplikasi Sederhana Menggunakan Pandas

Penjelasan kodingan :

- (a) Memanggil library.
- (b) Membuat variable dengan data frame.
- (c) Menampilkan hasil

Sehingga menghasilkan :

```
In [44]: runfile('D:/Chapter02/aa.py', wdir='D:/Chapter02')
 X Y Z
0 78 84 86
1 85 94 97
2 96 89 96
3 80 83 72
4 86 86 83
```

Figure 3.12: Hasil Pandas

#### 2. Aplikasi Sederhana Menggunakan Numpy

```
import numpy as np
x = np.random.normal(size=5)
print(x)
```

Figure 3.13: Aplikasi Numpy

Penjelasan kodingan :

- (a) Memanggil library
- (b) Membuat variable dengan value random dan size 5
- (c) Menampilkan hasil value

Sehingga menghasilkan :

```
In [45]: import numpy as np
...: x = np.random.normal(size=5)
...: print(x)
[1.94 0.19 0.57 -0.3 0.33]
```

Figure 3.14: Hasil Numpy

```

import matplotlib.pyplot as plt
Data to plot
languages = ['Java', 'Python', 'PHP', 'JavaScript', 'C#', 'C++'
popularity = [22.2, 17.6, 8.8, 8, 7.7, 6.7]
colors = ["#1f77b4", "#ff7f0e", "#2ca02c", "#d62728", "#9467bd", "#8c564b"]
explode 1st slice
explode = (0.1, 0, 0, 0, 0)
Plot
plt.pie(popularity, explode=explode, labels=languages, colors=colors,
 autopct='%1.1f%%', shadow=True, startangle=140)
plt.axis('equal')
plt.show()

```

Figure 3.15: Aplikasi Matplotlib

### 3. Aplikasi Sederhana Menggunakan Matplotlib

Penjelasan kodingan :

- Memanggil library
- Membuat variable yang berisi bahasa pemrograman
- Membuat variable yang berisi popularitas
- Membuat variable untuk menentukan warna
- Membuat variable untuk explode
- Membuat diagram pie atau yang berbentuk lingkaran
- Membuat garis koordinat
- Menampilkan hasil

Sehingga menghasilkan :

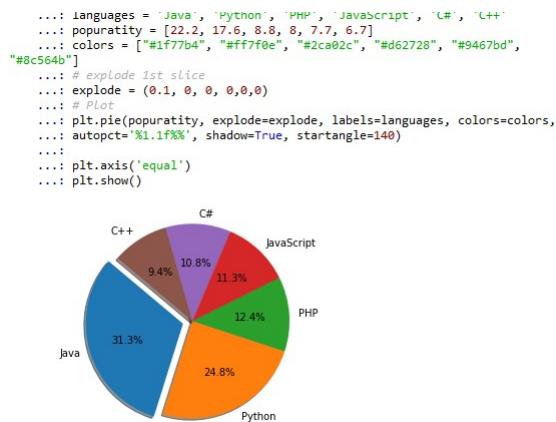


Figure 3.16: Hasil Matplotlib

### 4. Program Klasifikasi Random Fores

- Yang pertama dataset akan dibaca.

```
In [9]: import pandas as pd
...
...: # some lines have too many fields (?), so skip bad lines
...: imgatt = pd.read_csv("CUB_200_2011/attributes/image_attribute_labels.txt",
...: sep='\t', header=None, error_bad_lines=False,
warn_bad_lines=False,
...: usecols=[0,1,2], names=['imgid', 'attid', 'present'])
...
...: # description from dataset README:
...: #
...: # The set of attribute labels as perceived by MTurkers for each image
...: # is contained in the file attributes/image_attribute_labels.txt, with
...: # each line corresponding to one image/attribute/worker triplet:
...: #
...: # <image_id> <attribute_id> <is_present> <certainty_id> <time>
...: #
...: # where <image_id>, <attribute_id>, <certainty_id> correspond to the IDs
...: # in images.txt, attributes/attributes.txt, and attributes/certainties.txt
...: # respectively. <is_present> is 0 or 1 (1 denotes that the attribute is
...: # present). <time> denotes the time spent by the MTurker in seconds.
```

Figure 3.17: Membaca Data File

```
In [10]: imgatt.head()
Out[10]:
 imgid attid present
0 1 1 0
1 1 2 0
2 1 3 0
3 1 4 0
4 1 5 1
```

Figure 3.18: Melihat Data Sebagian

- Selanjutnya sebagian data awal akan dilihat dengan menggunakan listing.
- Selanjutnya jumlah data dilihat dengan menggunakan listing.

```
In [11]: imgatt.shape
Out[11]: (3677856, 3)
```

Figure 3.19: Melihat Jumlah Data

- Lalu atribut diubah menjadi kolom dengan menggunakan perintah pivot.

```
In [12]: imgatt2 = imgatt.pivot(index='imgid', columns='attid', values='present')
```

Figure 3.20: Mengubah menjadi kolom

- Selanjutnya atribut yang telah diubah, sebagian data awalnya akan dilihat dengan menggunakan listing kembali.

```
In [14]: imgatt2.head()
Out[14]:
 attid 1 2 3 4 5 6 7 ... 306 307 308 309 310 311 312
imgid
1 0 0 0 0 1 0 0 ... 0 0 1 0 0 0 0
2 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 0
3 0 0 0 0 1 0 0 ... 0 0 1 0 0 1 0
4 0 0 0 0 1 0 0 ... 1 0 0 1 0 0 0
5 0 0 0 0 1 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 0
```

[5 rows x 312 columns]

Figure 3.21: Lihat sebagian data awal

- Selanjutnya atribut yang telah diubah, jumlah data dilihat dengan menggunakan listing kembali.

```
In [15]: imgatt2.shape
Out[15]: (11788, 312)
```

Figure 3.22: Melihat jumlah data

- Lalu mengelompokkan burung kedalam spesies yang sama dengan dua kolom imgid dan label.

```
In [17]: imglabels = pd.read_csv("CUB_200_2011/image_class_labels.txt",
...: sep=" ", header=None, names=['imgid', 'label'])
...: imglabels = imglabels.set_index('imgid')
...: # description from dataset README:
...: # The ground truth class labels (bird species labels) for each image are contained
...: # in the file image_class_labels.txt, with each line corresponding to one image:
...: #
...: # <image_id> <class_id>
...: #
...: # where <image_id> and <class_id> correspond to the IDs in images.txt and classes.txt,
...: # respectively.
```

Figure 3.23: Mengelompokkan burung

- Lalu melakukan pivot dimana imgid menjadi index.

```
In [18]: imglabels.head()
Out[18]:
 label
imgid
1 1
2 1
3 1
4 1
5 1
```

Figure 3.24: Melalukan pivot

- Selanjutnya imgid, sebagian data awalnya akan dilihat dengan menggunakan listing untuk mengecek data.

```
In [19]: imglabels.shape
Out[19]: (11788, 1)
```

Figure 3.25: Melihat data awal imgid

- Selanjutnya imgid, jumlah data dilihat dengan menggunakan listing untuk mengecek data.

```
In [20]: df = imgatt2.join(imglabels)
...: df = df.sample(frac=1)
```

Figure 3.26: Melihat jumlah data imgid

- Lalu melakukan join karena isi datanya adalah sama di antara dua data. Sehingga mendapatkan data ciri labelnya sehingga bisa dikategorikan.
- Kemudian label yang didepan di drop dan berikan label pada data yang telah dilakukan join dengan perintah listing.

```
In [21]: df_att = df.iloc[:, :312]
...: df_label = df.iloc[:, 312:]
```

Figure 3.27: Data ciri label dari join

```
In [22]: df_att.head()
Out[22]:
 1 2 3 4 5 6 7 ... 306 307 308 309 310 311 312
imgid
3376 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 0 1 0
960 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 1 0 0
3297 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 1
9899 0 0 0 0 0 0 1 ... 1 0 0 0 0 1 0
5179 0 0 0 0 1 0 0 ... 0 0 0 0 1 0 0
[5 rows x 312 columns]
```

Figure 3.28: Mengubah menjadi kolom

```
In [23]: df_label.head()
Out[23]:
 label
imgid
3376 59
960 18
3297 57
9899 169
5179 89
```

Figure 3.29: Melihat isi data frame

- Lalu cek kembali isinya dengan perintah listing.
- Kemudian data dibagi menjadi dua bagian, dimana 8000 row pertama merupakan data training dan sisanya adalah data testing.

```
In [23]: df_label.head()
Out[23]:
 label
imgid
3376 59
960 18
3297 57
9899 169
5179 89

In [24]: df_train_att = df_att[:8000]
...: df_train_label = df_label[:8000]
...: df_test_att = df_att[8000:]
...: df_test_label = df_label[8000:]
...:
...: df_train_label = df_train_label['label']
...: df_test_label = df_test_label['label']
```

Figure 3.30: Membagi data

- Kelas random forest selanjutnya dipanggil dengan RandomForestClassifier, dengan banyak kolom yang telah ditentukan oleh max feature.

```
In [25]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
...: clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=0, n_estimators=100)
```

Figure 3.31: Kelas Random Forest

- Kemudian untuk membangun random forest dilakukan perintah fitting dengan maksimum fitur sebanyak 50.
- Kemudian lihat hasilnya dengan perintah predict.

```
In [26]: clf.fit(df_train_att, df_train_label)
```

Figure 3.32: Membangun Random forest

```
In [27]: print(clf.predict(df_train_att.head()))
[59 18 57 169 89]
```

Figure 3.33: Melihat hasil

- Lalu akan terlihat hasil score dari klasifikasi.

```
In [28]: clf.score(df_test_att, df_test_label)
Out[28]: 0.4498416050686378
```

Figure 3.34: Lihat hasil score

## 5. Program Klasifikasi Confusion Matrix

- Setelah melakukan random forest kemudian dipetakan ke dalam confusion matrix.

```
In [30]: from sklearn.metrics import confusion_matrix
...: pred_labels = clf.predict(df_test_att)
...: cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
```

Figure 3.35: Memetakan ke confusion matrix

- Lalu melihat hasilnya.

```
In [31]: cm
Out[31]:
array([[7, 0, 4, ..., 0, 1, 0],
 [0, 12, 0, ..., 0, 0, 0],
 [1, 0, 11, ..., 0, 0, 0],
 ...,
 [0, 0, 1, ..., 4, 0, 0],
 [0, 0, 0, ..., 0, 8, 0],
 [0, 0, 0, ..., 0, 0, 15]], dtype=int64)
```

Figure 3.36: Melihat hasil

- Kemudian dilakukan perintah plot.
- Selanjutnya nama data akan di set agar plot sumbunya sesuai.
- Setelah label berubah, maka dilakukan perintah plot.

## 6. Program Klasifikasi SVM dan Decision Tree

### (a) Program Decision Tree

Mengklasifikasikan dataset yang sama menggunakan decision tree.

```
In [32]: import matplotlib.pyplot as plt
...: import itertools
...: def plot_confusion_matrix(cm, classes,
...: normalize=False,
...: title='Confusion matrix',
...: cmap=plt.cm.Blues):
...:
...: """
...: This function prints and plots the confusion matrix.
...: Normalization can be applied by setting `normalize=True`.
...:
...: if normalize:
...: cm = cm.astype('float') / cm.sum(axis=1)[:, np.newaxis]
...: print("Normalized confusion matrix")
...: else:
...: print('Confusion matrix, without normalization')
...:
...: print(cm)
...:
...: plt.imshow(cm, interpolation='nearest', cmap=cmap)
...: plt.title(title)
...: #plt.colorbar()
...: tick_marks = np.arange(len(classes))
...: plt.xticks(tick_marks, classes, rotation=90)
...: plt.yticks(tick_marks, classes)
...:
...: fmt = '.2f' if normalize else 'd'
...: thresh = cm.max() / 2.
...: #for i, j in itertools.product(range(cm.shape[0]), range(cm.shape[1])):
...:
```

Figure 3.37: Melakukan Plot

```
In [33]: birds = pd.read_csv("CUB_200_2011/classes.txt",
...: sep="|\s+", header=None, usecols=[1],
...: names=['birdname'])
...: birds = birds['birdname']
...: birds
Out[33]:
0 001.Black_footed_Albatross
1 002.Laysan_Albatross
2 003.Sooty_Albatross
3 004.Groove_billed_Ani
4 005.Crested_Auklet
5 006.Least_Auklet
6 007.Parakeet_Auklet
7 008.Rhinoceros_Auklet
8 009.Brewer_Blackbird
9 010.Red_winged_Blackbird
10 011.Rusty_Blackbird
11 012.Yellow_headed_Blackbird
12 013.Bobolink
13 014.Indigo_Bunting
14 015.Lazuli_Bunting
15 016.Painted_Bunting
16 017.Cardinal
17 018.Spotted_Catbird
18 019.Gray_Catbird
```

Figure 3.38: Plotting nama data

```
In [34]: import numpy as np
...: np.set_printoptions(precision=2)
...: plt.figure(figsize=(60,60), dpi=300)
...: plot_confusion_matrix(cm, classes=birds, normalize=True)
...: plt.show()
Normalized confusion matrix
[[0.35 0. 0.2 ... 0. 0.05 0.]
 [0. 0.63 0. ... 0. 0. 0.]
 [0.04 0. 0.46 ... 0. 0. 0.]
 ...
 [0. 0. 0.05 ... 0.21 0. 0.]
 [0. 0. 0. ... 0. 0.38 0.]
 [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.88]]
```

Figure 3.39: Melakukan perintah plot

```
In [35]: from sklearn import tree
...: clftree = tree.DecisionTreeClassifier()
...: clftree.fit(df_train_att, df_train_label)
...: clftree.score(df_test_att, df_test_label)
In [36]: Out[35]: 0.270055332629355850ut[36]: 0.27560718057022177
```

Figure 3.40: Klasifikasi menggunakan decision tree

```

In [37]: from sklearn import svm
...: clfsvm = svm.SVC()
...: clfsvm.fit(df_train_att, df_train_label)
...: clfsvm.score(df_test_att, df_test_label)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196:
FutureWarning: The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in
version 0.22 to account better for unscaled features. Set gamma explicitly to
'auto' or 'scale' to avoid this warning.
"avoid this warning.", FutureWarning)

Out[37]: 0.28299894403379094C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn
\svm\base.py:196: FutureWarning: The default value of gamma will change from
'auto' to 'scale' in version 0.22 to account better for unscaled features. Set
gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to avoid this warning.
"avoid this warning.", FutureWarning)

```

Figure 3.41: Klasifikasi menggunakan SVM

(b) Program Klasifikasi SVM

Mengklasifikasikan dataset yang sama menggunakan SVM.

## 7. Program Cross Validation

- Melakukan pengecekan cross validation untuk random forest.

```

In [39]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label, cv=5)
...: # show average score and +/- two standard deviations away (covering 95%
of scores)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.44 (+/- 0.03)

```

Figure 3.42: Pengecekan cross validation random forest

- Melakukan pengecekan cross validation untuk decision tree.

```

In [40]: scorestree = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label,
cv=5)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scorestree.mean(),
scorestree.std() * 2))
Accuracy: 0.27 (+/- 0.02)

```

Figure 3.43: Pengecekan cross validation decision tree

- Melakukan pengecekan cross validation untuk SVM.

```

...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scoressvm.mean(), scoressvm.std()
* 2))
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196:
FutureWarning: The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in
version 0.22 to account better for unscaled features. Set gamma explicitly to
'auto' or 'scale' to avoid this warning.
"avoid this warning.", FutureWarning)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196:
FutureWarning: The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in
version 0.22 to account better for unscaled features. Set gamma explicitly to
'auto' or 'scale' to avoid this warning.
"avoid this warning.", FutureWarning)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196:
FutureWarning: The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in
version 0.22 to account better for unscaled features. Set gamma explicitly to
'auto' or 'scale' to avoid this warning.
"avoid this warning.", FutureWarning)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196:
FutureWarning: The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in
version 0.22 to account better for unscaled features. Set gamma explicitly to
'auto' or 'scale' to avoid this warning.
"avoid this warning.", FutureWarning)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196:
FutureWarning: The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in
version 0.22 to account better for unscaled features. Set gamma explicitly to
'auto' or 'scale' to avoid this warning.
"avoid this warning.", FutureWarning)
Accuracy: 0.26 (+/- 0.02)

```

Figure 3.44: Pengecekan cross validation SVM

## 8. Program Pengamatan Komponen Informasi

- Melakukan pengamatan komponen informasi untuk mengetahui berapa banyak tree yang dibuat, atribut yang dipakai, dan informasi lainnya.

```
In [42]: max_features_opts = range(5, 50, 5)
...: n_estimators_opts = range(10, 200, 20)
...: rf_params = np.empty((len(max_features_opts)*len(n_estimators_opts),4),
float)
...: i = 0
...: for max_features in max_features_opts:
...: for n_estimators in n_estimators_opts:
...: clf = RandomForestClassifier(max_features=max_features,
...: n_estimators=n_estimators)
...: scores = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label,
cv=5)
...: rf_params[i,0] = max_features
...: rf_params[i,1] = n_estimators
...: rf_params[i,2] = scores.mean()
...: rf_params[i,3] = scores.std() * 2
...: i += 1
...: print("Max features: %d, num estimators: %d, accuracy: %0.2f
...: (%/- %0.2f)" % (max_features, n_estimators, scores.mean(),
scores.std() * 2))
Max features: 5, num estimators: 10, accuracy: 0.25 (+/- 0.02)
Max features: 5, num estimators: 30, accuracy: 0.36 (+/- 0.02)
Max features: 5, num estimators: 50, accuracy: 0.39 (+/- 0.01)
Max features: 5, num estimators: 70, accuracy: 0.41 (+/- 0.01)
Max features: 5, num estimators: 90, accuracy: 0.42 (+/- 0.01)
Max features: 5, num estimators: 110, accuracy: 0.43 (+/- 0.02)
Max features: 5, num estimators: 130, accuracy: 0.44 (+/- 0.01)
Max features: 5, num estimators: 150, accuracy: 0.44 (+/- 0.02)
Max features: 5, num estimators: 170, accuracy: 0.44 (+/- 0.02)
```

Figure 3.45: Pengamatan Komponen

- Melakukan plot informasi agar bisa dibaca.

```
In [43]: import matplotlib.pyplot as plt
...: from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
...: from matplotlib import cm
...: fig = plt.figure()
...: fig.clf()
...: ax = fig.gca(projection='3d')
...: x = rf_params[:,0]
...: y = rf_params[:,1]
...: z = rf_params[:,2]
...: ax.scatter(x, y, z)
...: ax.set_xlim(0, 2, 0.5)
...: ax.set_xlabel('Max features')
...: ax.set_ylabel('Num estimators')
...: ax.set_zlabel('Avg accuracy')
...: plt.show()
```

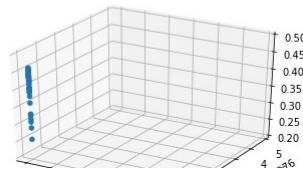


Figure 3.46: Plot informasi

### 3.1.3 Penanganan Error

#### 1. Skrinsut Error

```
FileNotFoundException: File b'data/CUB_200_2011/attributes/image_attribute_labels.txt' does not
exist
```

Figure 3.47: Skrinsut Error

## 2. Tuliskan kode eror dan jenis errornya

Kode Error = FileNotFoundError: File b'data/CUB 200 2011/attributes/image attribute labels . txt' does not exist

Jenis Error = File not found

## 3. Solusi Pemecahan Masalah Error

Solusi dari error yang terjadi pada nomor 1 adalah perbaiki alamat direktoriya sebagai berikut :

```
import pandas as pd
some lines have too many fields (?), so skip bad lines
imgatt = pd.read_csv("CUB_200_2011/attributes/image_attribute_labels.txt",
 sep='\s+', header=None, error_bad_lines=False,
 usecols=[0,1,2], names=['imgid', 'attid', 'present'])
```

Figure 3.48: Penyelesaian

Sehingga didapat hasil seperti berikut :

```
In [9]: import pandas as pd
...
...: # some lines have too many fields (?), so skip bad lines
...: imgatt = pd.read_csv("CUB_200_2011/attributes/image_attribute_labels.txt",
...: sep='\s+', header=None, error_bad_lines=False,
...: warn_bad_lines=False,
...: usecols=[0,1,2], names=['imgid', 'attid', 'present'])
...
...: # description from dataset README:
...: #
...: # The set of attribute labels as perceived by MTurkers for each image
...: # is contained in the file attributes/image_attribute_labels.txt, with
...: # each Line corresponding to one image/attribute/worker triplet:
...: #
...: # <image_id> <attribute_id> <is_present> <certainty_id> <time>
...: #
...: # where <image_id>, <attribute_id>, <certainty_id> correspond to the IDs
...: # in images.txt, attributes/attributes.txt, and attributes/certainties.txt
...: # respectively. <is_present> is 0 or 1 (1 denotes that the attribute is
...: # present). <time> denotes the time spent by the MTurker in seconds.
```

Figure 3.49: Hasil

## 3.2 Rahmi Roza/1164085

### 3.2.1 Teori

Penyelesaian Tugas Harian 5 ( No. 1-6 )

#### 1. Random Forest Dan Ilustrasi Gambarnya

- Pengertian Random Forest:

Random Forest adalah suatu algoritma yang digunakan pada klasifikasi data dalam jumlah yang besar. Klasifikasi random forest dilakukan melalui penggabungan pohon dengan melakukan training pada sampel data yang

dimiliki. Penggunaan pohon (tree) yang semakin banyak akan mempengaruhi akurasi yang akan didapatkan menjadi lebih baik. Penentuan klasifikasi dengan random forest diambil berdasarkan hasil voting dari pohon yang terbentuk. Pemenang dari pohon yang terbentuk ditentukan dengan vote terbanyak.

Pembangunan pohon pada random forest sampai dengan mencapai ukuran maksimum dari pohon data. Akan tetapi, pembangunan pohon random forest tidak dilakukan pemangkasan yang merupakan sebuah metode untuk mengurangi kompleksitas ruang.

- Ilustrasi Gambar Random Forest :

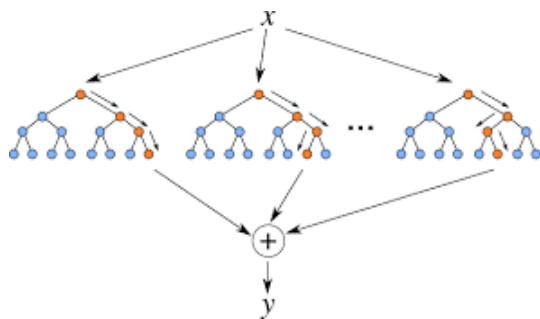


Figure 3.50: Random Forest

2. Cara Membaca Dataset, Dan artikan makna setiap file dan isinya.

- Cara Membaca Dataset :

- (a) Buka Anaconda Navigator lalu jalankan Spyder, kemudian import libraries yang dibutuhkan.
- (b) Masukkan kode python untuk membaca file csv, lalu jalankan.

```
dataset = pd.read_csv('Data.csv')
```

Figure 3.51: (b)

- (c) Maka pada window console akan menampilkan pesan berikut :

```
In [6]: dataset = pd.read_csv('Data.csv')
```

Figure 3.52: (c)

- (d) Dari explorer dapat terlihat dataset yang terimport.

| Name    | Type      | Size    | Value                                         |
|---------|-----------|---------|-----------------------------------------------|
| dataset | DataFrame | (10, 4) | Column names: Country, Age, Salary, Purchased |

Figure 3.53: (d)

| Index | Country | Age | Salary | Purchased |
|-------|---------|-----|--------|-----------|
| 0     | France  | 44  | 72000  | No        |
| 1     | Spain   | 27  | 46000  | Yes       |
| 2     | Germany | 38  | 54000  | No        |
| 3     | Spain   | 38  | 61000  | No        |
| 4     | Germany | 40  | nan    | Yes       |
| 5     | France  | 35  | 58000  | Yes       |
| 6     | Spain   | nan | 52000  | No        |
| 7     | France  | 48  | 79000  | Yes       |
| 8     | Germany | 50  | 83000  | No        |
| 9     | France  | 37  | 67000  | Yes       |

Figure 3.54: (e)

- (e) Lalu klik dataset cell, maka akan muncul seperti berikut :
- (f) Seperti yang terlihat pada gambar tersebut dataset ini memiliki Kolom Country, Age, dan Salary sebagai independent variable-nya dan kolom Purchased sebagai dependent variable-nya.
- (g) Selanjutnya buat 2 matrix of features yang berisi values dari independent variable dan dependent variable.
- (h) Lalu tuliskan perintah berikut :

```
dataset = read.csv('Data.csv')
```

Figure 3.55: (h)

- (i) Perintah yang telah dibuat di atas akan membuat sebuah global environment baru dan muncul dataset.
- (j) Klik dataset tersebut maka muncul tabel berisi dataset.

### 3. Cross Validation

- Pengertian Cross Validation :

Cross Validation atau bisa disebut estimasi rotasi ,adalah sebuah teknik validasi model untuk menilai bagaimana hasil statistik analisis akan menggeneralisasi kumpulan data independen. Teknik ini utamanya digunakan untuk melakukan prediksi model dan memperkirakan seberapa akurat sebuah model prediktif ketika dijalankan dalam praktiknya.

Dalam sebuah masalah prediksi, sebuah model biasanya diberikan kumpulan data (dataset) yang diketahui untuk digunakan dalam menjalankan pelatihan (dataset pelatihan), serta kumpulan data yang tidak diketahui (atau data yang pertama kali dilihat) terhadap model yang diuji (penguji dataset).

Tujuan dari validasi silang adalah untuk mendefinisikan dataset untuk "menguji" model dalam tahap pelatihan (yaitu, validasi data), dalam rangka untuk membatasi masalah seperti terjadinya overfitting, memberikan wawasan tentang bagaimana model akan menggeneralisasi independen dataset (yaitu, tidak diketahui dataset, misalnya dari masalah nyata), dll.

#### 4. Penjelasan / Maksud Dari Score pada :

- Random forest ( 44% )

Maksud arti score 44% pada random forest adalah hasil dari akurasi. Yang menggunakan 5 buah atribut yaitu dari 5 baris pertama dari set pelatihan yang akan memprediksi spesies 10, 28, 156, 10 dan 43.

- Decision Tree ( 27% )

Maksud arti score 27% pada decision tree adalah presentasi hasil dari perhitungan dataset. Dari set tentang burung pipit. Confusion matrix memberi tau hal-hal yang diharapkan, artinya, burung-burung yang terlihat mirip saling bingung satu sama lain.

- SVM ( 29% )

Maksud arti score 29% dari SVM adalah hasil pendekatan jaringan saraf. Di sini, akurasinya adalah 27%, yang kurang dari akurasi 44% sebelumnya. Oleh karena itu, decision tree menjadi lebih buruk. Jika kita menggunakan Support Vector Machine (SVM), yang merupakan neural pendekatan jaringan, outputnya 29%. Jadi 29% pada SVM merupakan hasil outputnya.

Hasil tersebut didapat dari hasil validasi silang untuk memastikan bahwa membagi training test dengan cara yang berbeda. Sehingga didapat outputnya 44% untuk hutan acak, 27% untuk pohon keputusan, dan 29% untuk SVM.

#### 5. Confusion Matrix Dan Ilustrasinya

- Cara Membaca Confusion Matrix :

Perhitungan confusion matrix adalah sebagai berikut, akan saya beri contoh sederhana yaitu pengambilan keputusan untuk mendapatkan bantuan beasiswa. Saya menggunakan dua atribut, yaitu rekening listrik dan gaji. Yang pertama kita lakukan yaitu mencari 4 nilai yaitu a,b,c, dan d:

$$a = 4$$

$$b = 1$$

$$c = 1$$

$$d = 2$$

Kemudian kita dapat mencari nilai Recall, Precision, accuracy dan Error Rate

$$\text{Recall} = 2/(1+2) = 0,66$$

$$\text{Precision} = 2/(1+2) = 0,66$$

$$\text{Accuracy} = (4+2)/(4+1+1+2) = 0,75$$

$$\text{Error Rate} = (1+1)/(4+1+1+4) = 0,2$$

Ilustrasi Confusion Matrix :

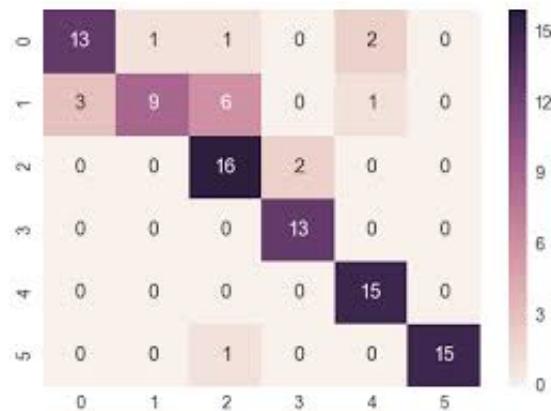


Figure 3.56: Confussion Matrik

## 6. Voting Random Forest Dan Ilustrasi Gambarnya.

- Pengertian Voting pada Random Forest :

Metode ensemble dapat mencapai akurasi tinggi dengan membangun beberapa pengklasifikasi dan menjalankan masing-masing secara mandiri. Ketika classifier membuat sebuah keputusan, kamu dapat memanfaatkan yang terbaik keputusan umum dan rata-rata. Jika kita menggunakan metode yang paling umum, itu disebut voting.

- Ilustrasi Gambar Voting Random Forest :

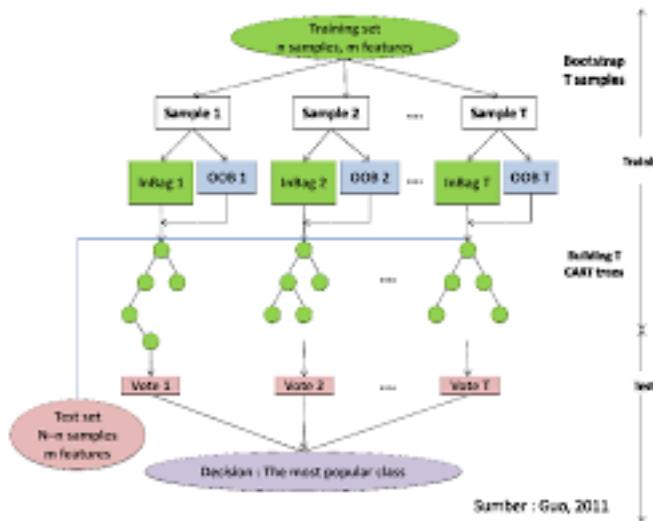


Figure 3.57: Voting Random forest

### 3.2.2 Praktek

Penyelesaian Tugas Harian 6 ( No. 1-8 )

#### 1. Aplikasi Sederhana Pandas dan Penjelasan Code ( Perbaris )

- Pandas:
  - Penjelasan Code Baris 1 : Mengimport library pandas dari python dengan inisiasi pd.
  - Penjelasan Code Baris 2 : Variabel s1 mendefinisikan data menggunakan pandas series.
  - Penjelasan Code Baris 3 : Mencetak output
  - Penjelasan Code Baris 4 : Menampilkan data s1
  - Penjelasan Code Baris 5 : Mencetak output
  - Penjelasan Code Baris 6 : Mengubah data karakter menjadi numerik
  - Penjelasan Code Baris 7 : Mempilkan data s2
- Hasil:
- Aplikasi Sederhana Numpy dan Penjelasan Code ( Perbaris )
  - Code Numpy:
    - \* Penjelasan Code Baris 1 : Import library numpy

```

Original Data Series:
0 100
1 200
2 python
3 300.12
4 400
dtype: object
Change the said data type to numeric:
0 100.00
1 200.00
2 NaN
3 300.12
4 400.00
dtype: float64

```

Figure 3.58: Pandas

- \* Penjelasan Code Baris 2 : Menampilkan versi dari numpy.
- \* Penjelasan Code Baris 3 : Menampilkan konfigurasi dari numpy.
- Hasil:

```

1.15.4
mkl_info:
 libraries = ['mkl_rt']
 library_dirs = ['C:/ProgramData/Anaconda3/Library/lib']
 define_macros = [('SCIPY_MKL_H', None), ('HAVE_CBLAS', None)]
 include_dirs = ['C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl', 'C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl\include', 'C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl\lib', 'C:/ProgramData/Anaconda3/Library/include']
blas_mkl_info:
 libraries = ['mkl_rt']
 library_dirs = ['C:/ProgramData/Anaconda3/Library/lib']
 define_macros = [('SCIPY_MKL_H', None), ('HAVE_CBLAS', None)]
 include_dirs = ['C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl', 'C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl\include', 'C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl\lib', 'C:/ProgramData/Anaconda3/Library/include']
blas_opt_info:
 libraries = ['mkl_rt']
 library_dirs = ['C:/ProgramData/Anaconda3/Library/lib']
 define_macros = [('SCIPY_MKL_H', None), ('HAVE_CBLAS', None)]
 include_dirs = ['C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl', 'C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl\include', 'C:\Program Files (x86)\IntelSWTools\compilers_and_libraries_2019.0.117\windows\mkl\lib', 'C:/ProgramData/Anaconda3/Library/include']

```

Figure 3.59: Numpy

- Aplikasi Sederhana Matplotlib dan Penjelasan Code ( Perbaris )

- \* Code Matplotlib:
  - Penjelasan Code Baris 1 : Mengimport library matplotlib dari python dengan inisiasi plt.
  - Penjelasan Code Baris 2 : Variabel X
  - Penjelasan Code Baris 3 : Variabel Y

- Penjelasan Code Baris 4 : Menampilkan nilai dari X
- Penjelasan Code Baris 5 : Menampilkan value dari X
- Penjelasan Code Baris 6 : Menampilkan value dari variabel Y
- Penjelasan Code Baris 7 : Menampilkan nilai dari variabel Y
- Penjelasan Code Baris 8 : Mengatur label sumbu x dari sumbu saat ini.
- Penjelasan Code Baris 9 : Mengatur label sumbu y dari sumbu saat ini.
- Penjelasan Code Baris 10 : Menetapkan judul atau title.
- Penjelasan Code Baris 11 : Menampilkan figure atau gambar.

\* Hasil:

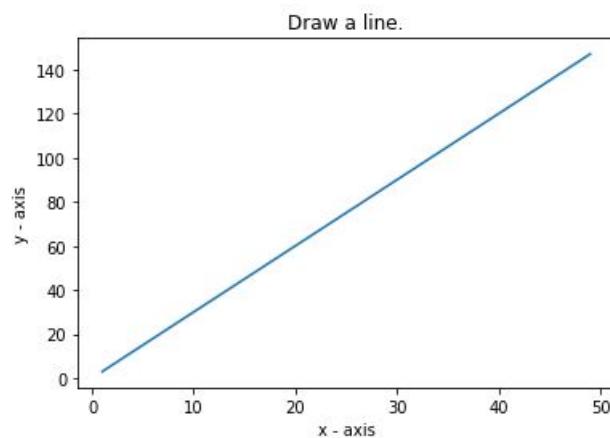


Figure 3.60: Matplotlib

– Program Aplikasi Random Forest dan Penjelasan Keluarannya :

\* Code Random Forest 1 :

- Penjelasan : Membaca dataset. Codingan di atas menghasilkan variabel baru yaitu imgatt. Terdapat 3 kolom dan 3677856 baris data.

\* Code Random Forest 2 :

- Penjelasan : Codingan di atas berfungsi untuk melihat sebagian data awal dari dataset. Hasilnya terdapat pada gambar di atas setelah di eksekusi.

\* Code Random Forest 3 :

```
In [30]: import pandas as pd
...
...: # some lines have too many fields (?), so skip bad lines
...: imgatt = pd.read_csv("CUB_200_2011/attributes/image_attribute_labels.txt",
...: sep='\s+', header=None, error_bad_lines=False, warn_bad_lines=False,
...: usecols=[0,1,2], names=['imgid', 'attid', 'present'])
...
...: # description from dataset README:
...: #
...: # The set of attribute labels as perceived by MTurkers for each image
...: # is contained in the file attributes/image_attribute_labels.txt, with
...: # each line corresponding to one image/attribute/worker triplet:
...: #
...: # <image_id> <attribute_id> <is_present> <certainty_id> <time>
...: #
...: # where <image_id>, <attribute_id>, <certainty_id> correspond to the IDs
...: # in images.txt, attributes/attributes.txt, and attributes/certainties.txt
...: # respectively. <is_present> is 0 or 1 (1 denotes that the attribute is
...: # present). <time> denotes the time spent by the MTurker in seconds.
```

Figure 3.61: Gambar1

```
In [31]: imgatt.head()
Out[31]:
 imgid attid present
0 1 1 0
1 1 2 0
2 1 3 0
3 1 4 0
4 1 5 1
```

Figure 3.62: Gambar2

- Penjelasan : Codingan di atas merupakan tampilan untuk menampilkan hasil dari dataset yang telah di run atau di eksekusi. Dimana pada gambar di atas 3677856 merupakan baris dan 3 adalah kolom.
- \* Code Random Forest 4 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas menampilkan hasil dari variabel imgatt2. Dimana index nya 'imgid', kolom berisi 'attid' dan values atau nilainya berisi 'present'.
- \* Code Random Forest 5 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas menampilkan hasil dari variabel imgatt2.head. Dimana dataset nya ada 5 baris dan 312 kolom.
- \* Code Random Forest 6 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas menampilkan jumlah dari baris dan kolom dari variabel imgatt2. Dimana 11788 adalah baris dan 312 adalah kolom.
- \* Code Random Forest 7 :

```
In [32]: imgatt.shape
Out[32]: (3677856, 3)
```

Figure 3.63: Gambar3

```
In [33]: imgatt2 = imgatt.pivot(index='imgid', columns='attid', values='present')
```

Figure 3.64: Gambar 4

- Penjelasan : Pada gambar di atas menunjukkan load dari jawabannya yang berisi ” apakah burung tersebut ( subjek pada dataset ) termasuk dalam spesies yang mana ?. Kolom yang digunakan adalah imgid dan label, kemudian melakukan pivot yang mana imgid menjadi index yang artinya unik sehubungan dengan dataset yang telah dieksekusi.
- \* Code Random Forest 8 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas menunjukkan hasil dari variabel imglabels. Dimana menampilkan dataset dari imgid dan label. Dan dapat dilihat hasilnya dari gambar di atas.
- \* Code Random Forest 9 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas menunjukkan jumlah baris dan kolom dari variabel imglabels. Dimana hasil dari kodingan tersebut dapat dilihat setelah di run.
- \* Code Random Forest 10 :
  - Penjelasan : Pada gambar diatas dikarenakan isinya sama, maka bisa melakukan join antara dua data yang diesekusi ( yaitu ada imgatt2 dan imglabels ), sehingga pada hasilnya akan didapatkan data ciri dan data jawaban atau labelnya sehingga bisa dikategorikan/dikelompokkan sebagai supervised learning. Jadi perintah untuk menggabungkan kedua data, kemudian dilakukan pemisahan antara data set untuk training dan test pada dataset yang dieksekusi.
- \* Code Random Forest 11 :
  - Penjelasan :Pada gambar di atas menghasilkan pemisahan dan pemilihan tabel ( memisahkan dan memilih tabel ).
- \* Code Random Forest 12 :

```

In [34]: imgatt2.head()
Out[34]:
 attid 1 2 3 4 5 6 7 ... 306 307 308 309 310 311 312
 imgid ...
1 0 0 0 0 1 0 0 ... 0 0 1 0 0 0 0
2 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 0
3 0 0 0 0 1 0 0 ... 0 0 1 0 0 1 0
4 0 0 0 0 1 0 0 ... 1 0 0 1 0 0 0
5 0 0 0 0 1 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 0

[5 rows x 312 columns]

```

Figure 3.65: Gambar 5

```

In [35]: imgatt2.shape
Out[35]: (11788, 312)

```

Figure 3.66: Gambar 6

- Penjelasan : Pada gambar di atas menunjukkan hasil dari variabel dtatthead. Dimana data nya dapat dilihat pada gambar diatas. Dan dataset nya terdiri dari 5 baris dan 312 kolom.
- \* Code Random Forest 13 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas menunjukkan hasil dari variabel dflabel.head. Dimana berisikan data dari imgid dan label. Dan hasilnya dapat dilihat pada gambar di atas.
- \* Code Random Forest 14 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan pembagian dari data training dan dataset
- \* Code Random Forest 15 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan pemanggilan kelas RandomForestClassifier. max features yang diartikan berapa banyak kolom pada setiap tree.
- \* Code Random Forest 16 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan perintah untuk melakukan fit untuk membangun random forest yang sudah ditentukan dengan maksimum fitur sebanyak 50.
- \* Code Random Forest 17 :
  - Penjelasan : Pada gambar di atas menunjukkan hasil dari cetakan variabel dftrainatt.head.
- \* Code Random Forest 18 :

```
In [50]: imglabels = pd.read_csv("image_class_labels.txt",
...: sep=' ', header=None, names=['imgid', 'label'])
...:
...: imglabels = imglabels.set_index('imgid')
...:
...: # description from dataset README:
...: #
...: # The ground truth class labels (bird species labels) for each image are contained
...: # in the file image_class_labels.txt, with each line corresponding to one image:
...: #
...: # <image_id> <class_id>
...: #
...: # where <image_id> and <class_id> correspond to the IDs in images.txt and classes.txt,
...: # respectively.
```

Figure 3.67: Gambar 7

```
[In [50]: imglabels.head()]
Out[50]:
 imgid label
0 1 1
1 2 1
2 3 1
3 4 1
4 5 1
```

Figure 3.68: Gambar 8

- Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan hasil dari variabel dftestatt da dftsetlabel. Dimana hasilnya dapat dilihat dari pada gambar di atas
- Program Aplikasi Confusion Matrix dan Penjelasan Keluarannya :
  - \* Code Confusion Matrix 1 :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan kodingan untuk import confusiion matrik dari random forest. untuk hasilnya dapat dilihat dari gambar.
  - \* Code Confusion Matrix 2 :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan tampilan dari variabel cm.
  - \* Code Confusion Matrix 3 :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan perintah untuk plot. Dan untuk hasilnya terpadat pada gambar di atas.
  - \* Code Confusion Matrix 4 :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan kodingan untuk menyesuaikan sumbu dengan nama datanya makanya datset nya di lakukan dengan perintah di atas.
  - \* Code Confusion Matrix 5 :

```
In [40]: imglabels.shape
Out[40]: (11788, 1)
```

Figure 3.69: Gambar 9

```
In [41]: df = imgatt2.join(imglabels)
...: df = df.sample(frac=1)
```

Figure 3.70: Gambar 10

- Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan perintah plot dari gambar sebelumnya.
- Program Klasifikasi SVM dan Decision Tree Beserta Penjelasan Keluarannya :
  - \* Code SVM :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas cara untuk mencoba klasifikasi dengan SVM dengan dataset yang sama.
  - \* Code Decision Tree :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan cara untuk mencoba klasifikasi dengan decision tree dengan dataset yang sama.
- Program Cross Validation dan Penjelasan Keluarannya :
  - \* Code Cross Validation 1 :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan Hasil dari cross validation random forest.
  - \* Code Cross Validation 2 :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan hasil dari cross validation Decision tree.
  - \* Code Cross Validation 3 :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan hasil dari cross validation SVM.
- Program Pengamatan Komponen Informasi dan Penjelasan Keluarannya :
  - \* Code Pengamatan Komponen Informasi 1 :
    - Penjelasan : Pada gambar di atas menunjukkan cara untuk mengetahui berapa banyak tree yang dibuat, berapa banyak atribut yang dipakai dan informasi lainnya menggunakan kode.

```
In [43]: df_att = df.iloc[:, :312]
...: df_label = df.iloc[:, 312:]
```

Figure 3.71: Gambar 11

```
In [44]: df_att.head()
Out[44]:
 1 2 3 4 5 6 7 ... 306 307 308 309 310 311 312
imgid
10779 0 0 0 0 0 0 1 ... 1 0 0 0 0 0 1
9334 0 0 0 0 0 0 1 ... 1 0 0 0 0 1 0
10372 0 0 0 0 0 0 1 ... 0 0 0 1 0 0 0
1554 1 0 0 0 0 0 0 ... 1 0 0 0 1 0 0
378 0 0 0 0 0 0 1 ... 0 0 0 1 0 0 0
[5 rows x 312 columns]
```

Figure 3.72: Gambar 12

\* Code Pengamatan Komponen Informasi 2 :

- Penjelasan : Pada gambar di atas merupakan cara untuk melakukan plot informasi ini dengan kode di atas.

## 2. Penanganan Error

- Skrinsut Error

- Kode Error: file b'data/CUB 200 2011/attributes/image attributes labels.txt'
- Solusi Pemecahan Error : Hapus Direktori data pada kode pastikan satu folder.

## 3.3 Fadila/1164072

### 3.3.1 Teori

Penyelesaian Tugas Harian 5 ( No. 1-6 )

#### 1. Random Forest Dan Ilustrasi Gambarnya

- Pengertian Random Forest:

Random forest ( hutan acak ) atau biasa juga disebut dengan istilah random decision forest (hutan keputusan acak ) merupakan metode pembelajaran ensembel untuk klasifikasi, regresi yang beroperasi dengan membangun banyak pohon keputusan pada waktu pelatihan dan menghasilkan kelas yang merupakan mode kelas (klasifikasi) atau prediksi rata-rata (regresi) dari masing-masing pohon.

```
In [45]: df_label.head()
Out[45]:
 label
 imgid
10779 183
9334 159
10372 177
1554 28
378 8
```

Figure 3.73: Gambar 13

```
In [46]: df_train_att = df_att[:8000]
...: df_train_label = df_label[:8000]
...: df_test_att = df_att[8000:]
...: df_test_label = df_label[8000:]
...:
...: df_train_label = df_train_label['label']
...: df_test_label = df_test_label['label']
```

Figure 3.74: Gambar 14

- Ilustrasi Gambar Random Forest :
2. Cara Membaca Dataset, Dan artikan makna setiap file dan isinya.
- Cara Membaca Dataset :
- Membaca Dataset
- (a) Langkah-langkah cara membaca dataset :
- Pertama-tama kita harus membuka Aplikasi yang digunakan untuk membuka datasetnya
  - Yang saya gunakan ialah spyder dari Anaconda Navigator
  - Selanjutnya import libraries seperti numpy, pandas, matplotlib dll ( sesuai kebutuhan ).
  - Silahkan untuk memasukkan kode python yang digunakan untuk membaca file csv yang berada pada dataset
- ```
dataset = pd.read_csv('Data.csv')
```
- Kemudian jalankan script python tersebut
 - Perhatikan pada bagian " window consolenya ", tampilan akan seperti berikut :
 - Dari window 'explorer' tersebut, kita dapat melihat dataset yang terimport.
- Akan ada kolom nama, tipe, size dan values
- Lalu klik dataset cell, maka akan muncul seperti berikut :

```
In [47]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
...: clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=0, n_estimators=100)
```

Figure 3.75: Gambar 15

```
In [48]: clf.fit(df_train_att, df_train_label)

Out[48]:
RandomForestClassifier(bootstrap=True, class_weight=None, criterion='gini',
max_depth=None, max_features=50, max_leaf_nodes=None,
min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None,
min_samples_leaf=1, min_samples_split=2,
min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=100, n_jobs=None,
oob_score=False, random_state=0, verbose=0, warm_start=False)Out[49]:
RandomForestClassifier(bootstrap=True, class_weight=None, criterion='gini',
max_depth=None, max_features=50, max_leaf_nodes=None,
min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None,
min_samples_leaf=1, min_samples_split=2,
min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=100, n_jobs=None,
oob_score=False, random_state=0, verbose=0, warm_start=False)
```

Figure 3.76: Gambar 16

- Selanjutnya seperti yang dapat dilihat pada gambar tersebut untuk dataset ini memiliki Kolom Country, Age, dan Salary sebagai independent variablenya dan kolom Purchased sebagai dependent variablenya.
- Kemudian pada code buatlah 2 matrix of features yang berisi values / nilai-nilai dari independent variable dan dependent variable yang sesuai.
- Setelah semuanya selesai, maka silahkan tuliskan perintah berikut :

```
dataset = read.csv('Data.csv')
```
- Perintah/ script yang telah dibuat di atas akan membuat sebuah global environment
- Global environmentnya berupa environment baru dan muncullah dataset.
- Silahkan untuk meng-Klik dataset tersebut, kemudian akan muncul tabel berisi dataset.

3. Cross Validation Dan Ilustrasi Gambar :

- Pengertian Cross Validation :

Cross Validation (validasi silang) biasa disebut dengan estimasi rotasi, atau pengujian out-of-sample dimana merupakan salah satu dari berbagai teknik validasi model yang serupa untuk menilai bagaimana hasil analisis

```
In [51]: clf.score(df_test_att, df_test_label)
Out[51]: 0.44667370644139387
```

Figure 3.77: Gambar 17

```
In [51]: clf.score(df_test_att, df_test_label)
Out[51]: 0.44667370644139387
```

Figure 3.78: Gambar 18

statistik akan digeneralisasikan ke set data independen. Hal ini (terutama) digunakan dalam pengaturan di mana tujuannya adalah prediksi, dan orang ingin memperkirakan seberapa akurat model prediksi akan dilakukan dalam praktek.

Untuk satu putaran validasi silang melibatkan mempartisi sampel data ke dalam himpunan bagian pelengkap, melakukan analisis pada satu subset (disebut set pelatihan), dan juga memvalidasi analisis pada subset lainnya (disebut set validasi atau set pengujian).

Penjelasan : Pada contoh gambar, didefinisikan bahwa terjadi penilaian hasil analisis statistik yang telah berubah ke set data independen dan merupakan sebuah prediksi. Apabila prediksinya akurat maka tampilannya akan cross seperti gambar tersebut.

4. Penjelasan / Maksud Dari Score pada :

- Random forest (44 %)

Maksudnya adalah akurasi. Dimana Hasil dari eksekusi variabel, parameter dll dari perhitungan code dan decision tree terkait akan diproses lagi untuk menghasilkan nilai akurasi. Dan untuk nilai akurasinya berupa 44 %

- Decision Tree (27 %)

Untuk score dari Decision Tree yang berupa 27 % merupakan presentasi hasil dari perhitungan dataset yang telah dibaca dan diproses sebelumnya.

- SVM (29 %)

Untuk nilai 29 % dari SCV merupakan hasil pendekatan jaringan saraf. Jaringan saraf sendiri merupakan komponen jaringan utama dari sistem saraf. Sistem tersebut mengatur dan mengontrol fungsi tubuh dan aktivitas dan terdiri dari dua bagian: (SSP) yang terdiri dari otak dan sumsum

```
In [52]: from sklearn.metrics import confusion_matrix
...: pred_labels = clf.predict(df_test_att)
...: cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
```

Figure 3.79: Gambar 19

```
In [53]: cm
Out[53]:
array([[ 3,  0,  1, ...,  0,  0,  0],
       [ 1, 11,  0, ...,  0,  0,  0],
       [ 2,  0,  5, ...,  0,  0,  0],
       ...,
       [ 0,  0,  0, ...,  5,  0,  0],
       [ 0,  0,  0, ...,  0,  9,  0],
       [ 0,  0,  0, ...,  0,  1, 19]], dtype=int64)
```

Figure 3.80: Gambar 20

tulang belakang, dan percabangan saraf perifer dari sistem saraf tepi (SST) yang terdapat dalam pengolahan dataset terkait.

5. Confusion Matrix Dan Ilustrasinya :

- Pengertian Confusion Matrix :

Pertama-tama confusion matrix ialah suatu metode yang digunakan untuk melakukan perhitungan akurasi pada konsep data mining.

- Cara Membaca Confusion Matrix :

Untuk pembacaan dan pemahaman pada confusion matrix dapat memperhatikan penjelasan berikut

- Perhatikan : Apabila hasil prediksi negatif dan data sebenarnya merupakan negatif.
- Perhatikan : Apabila hasil prediksi positif sedangkan nilai sebenarnya merupakan negatif.
- Perhatikan : Apabila hasil prediksi negatif sedangkan nilai sebenarnya merupakan positif.
- Perhatikan : Apabila hasil prediksi positif dan nilai sebenarnya merupakan positif.

- Pembacaan Lanjutan (lebih jelas) Untuk Confusion Matrix :

- Pastikan definisi dari 4 proses klasifikasi yang akan digunakan ada dalam confusion matrix.
- 4 Istilah tersebut ada TP, TN, FP dan FN
- Cara bacanya yaitu True Positive (TP), True Negative (TN), False Positive (FP) dan False Negative (FN).

```

In [54]: import matplotlib.pyplot as plt
...: import itertools
...: def plot_confusion_matrix(cm, classes,
...:                         normalize=False,
...:                         title='Confusion matrix',
...:                         cmap=plt.cm.Blues):
...:
...:     """
...:     This function prints and plots the confusion matrix.
...:     Normalization can be applied by setting `normalize=True`.
...:
...:     if normalize:
...:         cm = cm.astype('float') / cm.sum(axis=1)[:, np.newaxis]
...:         print("Normalized confusion matrix")
...:     else:
...:         print('Confusion matrix, without normalization')
...:
...:     print(cm)
...:
...:     plt.imshow(cm, interpolation='nearest', cmap=cmap)
...:     plt.title(title)
...:     #plt.colorbar()
...:     tick_marks = np.arange(len(classes))
...:     plt.xticks(tick_marks, classes, rotation=90)
...:     plt.yticks(tick_marks, classes)
...:
...:     fmt = '.2f' if normalize else 'd'
...:     thresh = cm.max() / 2.
...:     #for i, j in itertools.product(range(cm.shape[0]), range(cm.shape[1])):

```

Figure 3.81: Gambar 21

- (d) Ada pendefinisian biner pada klasifikasi confusion matrix
- (e) Klasifikasi tersebut menghasilkan keluaran berupa 2 Kelas (Positif dan Negatif) dan penentuan TP, FP (1 klasifikasi positif) , FN dan TN (1 klasifikasi negatif).

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Pada gambar dapat dilihat bahwa cara membaca keluaran dari klasifikasi contoh tersebut dibaca 1 dan 0 (yaitu iya atau tidak). Untuk perhitungan lainnya pada klasifikasi untuk confusion marix memang bersifat mutlak atau hanya berada pada 2 pilihan.

6. Voting Random Forest Dan Ilustrasi Gambarnya.

- Pengertian Voting pada Random Forest :

Voting merupakan metode yang paling umum digunakan dalam random forest. Ketika classifier membuat keputusan, Anda dapat memanfaatkan yang terbaik keputusan umum dan rata-rata yang didefinisikan ke dalam bentuk "voting".

Setelah pohon terbentuk, maka akan dilakukan voting pada setiap kelas dari data sampel. Kemudian, mengkombinasikan vote dari setiap kelas kemudian diambil vote yang paling banyak. Dengan menggunakan random forest pada klasifikasi data maka, akan menghasilkan vote yang paling baik.

```

In [56]: birds = pd.read_csv("CUB_200_2011/classes.txt",
...:                         sep='\s+', header=None, usecols=[1], names=['birdname'])
...: birds = birds['birdname']
...: birds
Out[56]:
0      001.Black_footed_Albatross
1      002.Laysan_Albatross
2      003.Sooty_Albatross
3      004.Groove_billed_Ani
4      005.Crested_Auklet
5      006.Least_Auklet
6      007.Parakeet_Auklet
7      008.Rhinoceros_Auklet
8      009.Brewer_Blackbird
9      010.Red_winged_Blackbird
10     011.Rusty_Blackbird
11     012.Yellow_headed_Blackbird
12     013.Bobolink
13     014.Indigo_Bunting
14     015.Lazuli_Bunting
15     016.Painted_Bunting
16     017.Cardinal
17     018.Spotted_Catbird
18     019.Gray_Catbird
19     020.Yellow_breasted_Chat
20     021.Eastern_Towhee
21     022.Chuck_will_Widow
22     023.Brandt_Cormorant

```

Figure 3.82: Gambar 22

```

In [37]: import numpy as np
...: np.set_printoptions(precision=2)
...: plt.figure(figsize=(60,60), dpi=300)
...: plot_confusion_matrix(cm, classes=birds, normalize=True)
...: plt.show()
Normalized confusion matrix
[[0.27 0. 0.18 ... 0. 0. 0. ]
 [0. 0.73 0. ... 0. 0. 0. ]
 [0.08 0. 0.42 ... 0. 0. 0. ]
 ...
 [0. 0. 0. ... 0.2 0. 0. ]
 [0. 0. 0. ... 0. 0.3 0. ]
 [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.88]]

```

Figure 3.83: Gambar 23

- Ilustrasi Gambar Voting Random Forest :

Penjelasan : Pada gambar terlihat bahwa terdapat mayoritas voting dimana datanya berasal dari pengolahan decision tree 1, 2 dan 3 . Ketiga decision tree tersebut telah dikelompokkan kedalam class yang berbeda. Selanjutnya setelah dikelompokkan kedalam voting maka akan dieksekusi lagi sehingga menghasilkan class akhir untuk random forest dari decision tree tersebut.

3.3.2 Praktek

Penyelesaian Tugas Harian 6 (No. 1-8)

1. Aplikasi Sederhana Pandas dan Penjelasan Code (Perbaris)

- Code Pandas:

```

In [45]: from sklearn import svm
...: clfsvm = svm.SVC()
...: clfsvm.fit(df_train_att, df_train_label)
...: clfsvm.score(df_test_att, df_test_label)
C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196: FutureWarning:
The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in version 0.22 to
account better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to
avoid this warning.
"avoid this warning.", FutureWarning)
Out[45]: 0.2682154171066526

```

Figure 3.84: SVM

```

In [44]: from sklearn import tree
...: clftree = tree.DecisionTreeClassifier()
...: clftree.fit(df_train_att, df_train_label)
...: clftree.score(df_test_att, df_test_label)
Out[44]: 0.2626715945089757

```

Figure 3.85: Decision Tree

```

import pandas as fadila
np_array = np.array([10, 20, 30, 40, 50])
print("NumPy array:")
print(np_array)
new_series = fadila.Series(np_array)
print("Converted Pandas series dari Fadila:")
print(new_series)

```

- Penjelasan Code Baris 1 :
 - Mengimport library / module pandas sebagai fadila
- Penjelasan Code Baris 2 :
 - variabel np_array mendefinisikan variabel np.array dimana terdapat beberapa parameter yang akan dieksekusi pada variabel tersebut
- Penjelasan Code Baris 3 :
 - Mendefinisikan perintah print dengan tulisan ” Numpy array ”
- Penjelasan Code Baris 4 :
 - Melakukan perintah print / pencetakan untuk variabel np_array
- Penjelasan Code Baris 5 :
 - Mendefinisikan variabel baru yaitu new_series dimana mengeksekusi fadila.series dengan variabel parameternya ialah np_array
- Penjelasan Code Baris 6 :
 - Mendefinisikan perintah print dengan tulisan ” Converted pandas series dari fadila ”
- Penjelasan Code Baris 7 :
 - Melakukan perintah print / pencetakan terhadap variabel new_series

```
In [46]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label, cv=5)
...: # show average score and +/- two standard deviations away (covering 95% of
...: scores)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.44 (+/- 0.02)
```

Figure 3.86: Cross Validation 1

```
In [47]: scorestree = cross_val_score(clftree, df_train_att, df_train_label, cv=5)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scorestree.mean(), scorestree.std()
...: * 2))
Accuracy: 0.26 (+/- 0.03)
```

Figure 3.87: Cross Validation 2

- Hasil Eksekusi :
2. Aplikasi Sederhana Numpy dan Penjelasan Code (Perbaris)

- Code Numpy:

```
import numpy as fadila
x = fadila.ones((3,3))
print("Array Original:")
print(x)
print("0 berada di border sedangkan 1 berada dalam array")
x = fadila.pad(x, pad_width=1, mode='constant', constant_values=0)
print(x)
```

- Penjelasan Code Baris 1 :

Mengimport library / module numpy sebagai fadila

- Penjelasan Code Baris 2 :

Mendefinisikan variabel x dengan mengeksekusi fadila.ones dengan 2 parameter yaitu (3,3)

- Penjelasan Code Baris 3 :

Mendefinisikan perintah print dengan parameter tulisan yaitu (” Array Original ”)

- Penjelasan Code Baris 4 :

Melakukan Perintah print variabel X

- Penjelasan Code Baris 5 :

Mendefinisikan perintah print dengan parameter tulisan yaitu (” 0 berada di border sedangkan 1 berada dalam array ”)

- Penjelasan Code Baris 6 :

Variabel x mengeksekusi fadila.pad dengan 4 variabel parameter yaitu (x, pad_width=1 , mode='constant'], constant_values=0)

```

C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196: FutureWarning:
The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in version 0.22 to
account better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to
avoid this warning.
    "avoid this warning.", FutureWarning)
C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196: FutureWarning:
The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in version 0.22 to
account better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to
avoid this warning.
    "avoid this warning.", FutureWarning)
C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196: FutureWarning:
The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in version 0.22 to
account better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to
avoid this warning.
    "avoid this warning.", FutureWarning)
C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196: FutureWarning:
The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in version 0.22 to
account better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to
avoid this warning.
    "avoid this warning.", FutureWarning)
C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196: FutureWarning:
The default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in version 0.22 to
account better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to
avoid this warning.
    "avoid this warning.", FutureWarning)
Accuracy: 0.27 (+/- 0.02)

```

Figure 3.88: Cross Validation 3

– Penjelasan Code Baris 7 :

Melakukan perintah print / pencetakan variabel X

- Hasil Eksekusi :

3. Aplikasi Sederhana Matplotlib dan Penjelasan Code (Perbaris)

- Code Matplotlib:

```

import matplotlib.pyplot as fadila
# line 1 points
x1 = [10,20,30]
y1 = [20,40,10]
# plotting the line 1 points
fadila.plot(x1, y1, label = "line 1")
# line 2 points
x2 = [10,20,30]
y2 = [40,10,30]
# plotting the line 2 points
fadila.plot(x2, y2, label = "line 2")
fadila.xlabel('x - axis')
# Set the y axis label of the current axis.
fadila.ylabel('y - axis')
# Set a title of the current axes.
fadila.title('Dua atau line lebih pada plot yang sama
              dengan suitable legends ')
# show a legend on the plot
fadila.legend()

```

```

In [49]: max_features_opts = range(5, 50, 5)
...: n_estimators_opts = range(10, 200, 20)
...: rf_params = np.empty((len(max_features_opts)*len(n_estimators_opts),4),
float)
...: i = 0
...: for max_features in max_features_opts:
...:     for n_estimators in n_estimators_opts:
...:         clf = RandomForestClassifier(max_features=max_features,
n_estimators=n_estimators)
...:         scores = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label, cv=5)
...:         rf_params[i,0] = max_features
...:         rf_params[i,1] = n_estimators
...:         rf_params[i,2] = scores.mean()
...:         rf_params[i,3] = scores.std() * 2
...:         i += 1
...: print("Max features: %d, num estimators: %d, accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" %
(max_features, n_estimators, scores.mean(), scores.std() * 2))
Max features: 5, num estimators: 10, accuracy: 0.26 (+/- 0.02)
Max features: 5, num estimators: 30, accuracy: 0.35 (+/- 0.03)
Max features: 5, num estimators: 50, accuracy: 0.39 (+/- 0.03)
Max features: 5, num estimators: 70, accuracy: 0.41 (+/- 0.02)
Max features: 5, num estimators: 90, accuracy: 0.42 (+/- 0.03)
Max features: 5, num estimators: 110, accuracy: 0.43 (+/- 0.03)
Max features: 5, num estimators: 130, accuracy: 0.43 (+/- 0.03)
Max features: 5, num estimators: 150, accuracy: 0.44 (+/- 0.03)

```

Figure 3.89: Program Pengamatan Komponen Informasi 1

```

# Display a figure .
fadila.show()

```

- Penjelasan Code Baris 1 :
Mengimport library / module matplotlib.pyplot sebagai fadila
- Penjelasan Code Baris 2 :
Mendefinisikan / membuat variabel x1 dengan pengeksekusian 3 parameter yaitu (10,20,30)
- Penjelasan Code Baris 3 :
Mendefinisikan / membuat variabel y1 dengan pengeksekusian 3 parameter yaitu (10,20,30)
- Penjelasan Code Baris 4 :
Mendefinisikan perintah fadila.plot dengan 3 parameter (x1,y1 , label = 'line 1')
- Penjelasan Code Baris 5 :
Mendefinisikan variabel x1 dengan pengeksekusian 3 parameter yaitu (10,20,30)
- Penjelasan Code Baris 6 :
Mendefinisikan / membuat variabel x2 dengan pengeksekusian 3 parameter yaitu (10,20,30)
- Penjelasan Code Baris 7 :

```
In [9]: import matplotlib.pyplot as plt
...: from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
...: from matplotlib import cm
...: fig = plt.figure()
...: fig.clf()
...: ax = fig.gca(projection='3d')
...: x = rf_params[:,0]
...: y = rf_params[:,1]
...: z = rf_params[:,2]
...: ax.scatter(x, y, z)
...: ax.set_zlim(0.2, 0.5)
...: ax.set_xlabel('Max features')
...: ax.set_ylabel('Num estimators')
...: ax.set_zlabel('Avg accuracy')
...: plt.show()
```

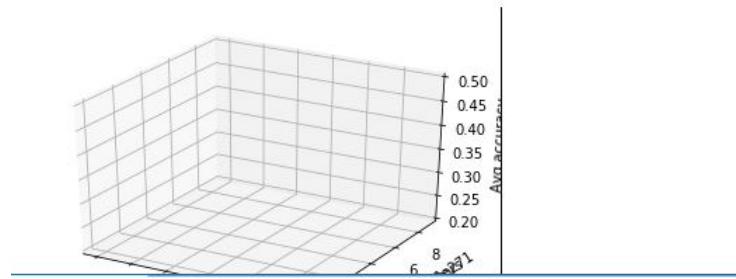


Figure 3.90: Program Pengamatan Komponen Informasi 2

Mendefinisikan / membuat variabel y2 dengan pengeksekusian 3 parameter yaitu (40,10,30)

– Penjelasan Code Baris 8 :

Mendefinisikan perintah fadila.plot dengan 3 parameter yaitu (x2,y2 , label = 'line 2')

– Penjelasan Code Baris 9 :

Mendefinisikan perintah fadila.xlabel dengan parameter (x-axis)

– Penjelasan Code Baris 10 :

Mendefinisikan perintah fadila.ylabel dengan parameter (y-axis)

– Penjelasan Code Baris 11 :

Mendefinisikan perintah fadila.title dengan parameter tulisan yaitu (" dua atau line lebih pada plot yang sama dengan suitable legends ")

– Penjelasan Code Baris 12 :

Mendefinisikan perintah fadila.legend tanpa parameter

– Penjelasan Code Baris 13 :

Mendefinisikan perintah fadila.show untuk menampilkan hasil eksekusi dari variabel fadila

• Hasil Eksekusi :

4. Program Aplikasi Random Forest dan Penjelasan Keluarannya :

```

parser_f
    return _read(filepath_or_buffer, kwds)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 440, in
_read
    parser = TextFileReader(filepath_or_buffer, **kwds)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 787, in
_init_
    self._make_engine(self.engine)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 1014, in
_make_engine
    self._engine = CParserWrapper(self.f, **self.options)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 1708, in
_init_
    self._reader = parsers.TextReader(src, **kwds)

File "pandas\_libs\parsers.pyx", line 384, in
pandas._libs.parsers.TextReader.__cinit__

File "pandas\_libs\parsers.pyx", line 695, in
pandas._libs.parsers.TextReader._setup_parser_source

FileNotFoundError: File b'data/CUB_200_2011/attributes/image_attribute_labels.txt' does
not exist

```

Figure 3.91: Error

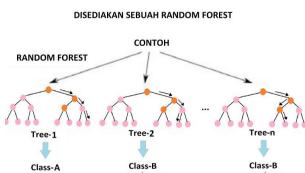


Figure 3.92: random forest

- Code Random Forest 1 :

- Penjelasan : Codingan tersebut akan menghasilkan sebuah variabel baru yaitu ”imgatt” (yang telah dibuat sebelumnya) dengan tipe dataframe dan berupa matrix 2 dimensi. Terdapat 3 kolom dan 3677856 baris data. Bisa di check isi datanya karena berupa data frame. Codingan tersebut ”Membaca” dan ”Menampilkan” data yang berasal dari file ”image_attribute_labels.txt”.

- Code Random Forest 2 :

- Penjelasan : Hasil dari codingan tersebut berfungsi untuk melihat data awal dari data/dataset yang dibaca dan diproses. Lebih jelasnya hanya untuk melihat isi paling atas dari data dan ditampilkan di console saat codingan dieksekusi.

- Code Random Forest 3 :

- Penjelasan : Codingan diatas akan menghasilkan dan juga mena-

```
dataset = pd.read_csv('Data.csv')
```

Figure 3.93: random forest 1

```
In [6]: dataset = pd.read_csv('Data.csv')
```

Figure 3.94: random forest 2

mpilkan dari jumlah data pada dataset yang telah dieksekusi. Jumlah data/ sizenya akan berupa baris dan kolom dari data yang ada.

- Code Random Forest 4 :
 - Penjelasan : Codingan tersebut menghasilkan tampilan variabel baru yaitu ”imgatt2” . Fungsinya yaitu juga untuk merubah atribut menjadi kolom dengan menggunakan pivot layaknya excel. Yang membedakan antara ”imgatt2” dan ”imgatt1” ialah, jumlah dari data yang ditampilkan berbeda.
- Code Random Forest 5 :
 - Penjelasan : Hasil dari codingan tersebut berfungsi untuk melihat data awal dari data/dataset yang dibaca dan diproses pada variabel” imgatt2 ”. Lebih jelasnya hanya untuk melihat isi paling atas dari data dan ditampilkan di console saat codingan dieksekusi.
- Code Random Forest 6 :
 - Penjelasan : Codingan diatas akan menghasilkan dan juga menampilkan dari jumlah data pada dataset yang telah dieksekusi pada variabel ” imgatt2 ”. Jumlah data/ sizenya akan berupa baris dan kolom dari data yang ada.
- Code Random Forest 7 :
 - Penjelasan : Hasil dari codingan diatas menampilkan atau menunjukkan load dari jawabannya yang berisi ” apakah burung tersebut (subjek pada dataset) termasuk dalam spesies yang mana ?. Kedua kolom yang digunakan adalah imgid dan label, kemudian melakukan pivot yang mana imgid menjadi index yang artinya unik sehubungan dengan dataset yang telah dieksekusi.
- Code Random Forest 8 :

name: A Type: DataFrame Row: 6 Column names: Country, Age, Salary, Purchased

Figure 3.95: random forest 3

Index	Country	Age	Salary	Purchased
0	France	44	72000	No
1	Spain	27	48000	Yes
2	Germany	38	54000	No
3	Spain	38	61000	No
4	Germany	40	nan	YES
5	France	35	36000	Yes

Figure 3.96: random forest 4

- Penjelasan : Hasil dari codingan tersebut berfungsi untuk melihat data awal dari data/dataset yang dibaca dan diproses pada variabel ”imglabels ”. Lebih jelasnya hanya untuk melihat isi paling atas dari data dan ditampilkan di console saat codingan dieksekusi.

- Code Random Forest 9 :

- Penjelasan : Codingan diatas akan menghasilkan dan juga menampilkan dari jumlah data pada dataset yang telah dieksekusi pada variabel ”imglabels ”. Jumlah data/ sizenya akan berupa baris dan kolom dari data yang ada.

- Code Random Forest 10 :

- Penjelasan : Codingan diatas dikarenakan isinya sama, maka bisa melakukan join antara dua data yang diesekusi (yaitu ada imgatt2 dan imglabels), sehingga pada hasilnya akan didapatkan data ciri dan data jawaban atau labelnya sehingga bisa dikategorikan/dikelompokkan sebagai supervised learning. Jadi perintah untuk menggabungkan kedua data, kemudian dilakukan pemisahan antara data set untuk training dan test pada dataset yang dieksekusi.

- Code Random Forest 11 :

- Penjelasan : Codingan ini menghasilkan pemisahan dan pemilihan tabel (memisahkan dan memilih tabel). Pada codingan ini dilakukan kegiatan untuk drop label yang berada di depan kemudian menggunakan label yang berada pada posisi paling belakang yang selanjutnya melakukan join terhadap 2 variabel tersebut yang telah dieksekusi.

- Code Random Forest 12 :

- Penjelasan : Codingan ini menunjukkan hasil pengecekan dari isi variabel df.att bagian head (tampilan awal) dari dataset yang dieksekusi.

Figure 3.97: cross validation

Y	Y Pred	Keluaran Untuk (threshold) 0.6	Recall (pemanggilan/penarikan)	Precision (Presisi)
0	0.5	0		
1	0.9	1		
0	0.7	1		
1	0.7	1	1 / 2	4 / 7
1	0.3	0		
0	0.4	0		
1	0.5	0		

Figure 3.98: confusion matrix

- Code Random Forest 13 :
 - Penjelasan : Codingan ini menunjukkan hasil pengecekan dari isi variabel df.label bagian head (tampilan awal) dari dataset yang dieksekusi.
 - Code Random Forest 14 :
 - Penjelasan : Hasil codingannya menunjukkan pembagian untuk data training dan data testing pada dataset. Dilakukan pembagian data menjadi dua bagian dimana untuk row/baris data pertama sebanyak 8000 dijadikan sebagai data training , kemudian 8000 data sisanya sebagai data testing pada pengeksekusianya.
 - Code Random Forest 15 :
 - Penjelasan : Hasil dari codingan tersebut yaitu instalasi kelas random forest. Dimana pada pemrosesannya, dilakukan pemanggilan kelas Random Forest Classifier (Klasifikasi Random Forest). Pada codingan terdapat max features yang diartikan sebagai berapa banyak kolom pada setiap tree yang dieksekusi pada dataset.
 - Code Random Forest 16 :
 - Penjelasan : Codingan tersebut menunjukkan fitting random forest dengan dataset training. Dimana pengeksekusianya dilakukan fit untuk membangun random forest yang sudah ditentukan dengan maksimum fitur sebanyak 50 untuk perpohnnya (dari dataset yang dieksekusi).

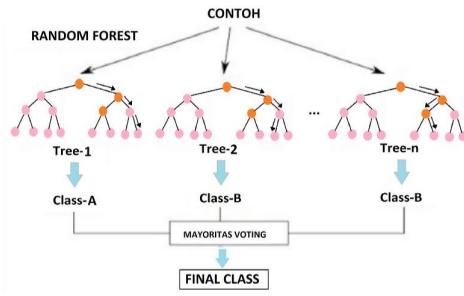


Figure 3.99: voting random forest

```

In [28]: import pandas as fadila
...: np_array = np.array([10, 20, 30, 40, 50])
...: print("NumPy array:")
...: print(np_array)
...: new_series = fadila.Series(np_array)
...: print("Converted Pandas series dari Fadila:")
...: print(new_series)
NumPy array:
[10 20 30 40 50]
Converted Pandas series dari Fadila:
0    10
1    20
2    30
3    40
4    50
dtype: int32
  
```

Figure 3.100: pandas

- Code Random Forest 17 :
 - Penjelasan : Codingan tersebut menunjukkan hasil dari prediksi dataset yang dieksekusi.
- Code Random Forest 18 :
 - Penjelasan : Codingan tersebut menunjukkan score perolehan dari klasifikasi dataset yang dieksekusi. Terdapat hasil besaran akurasi dari code yang dieksekusi sesuai dengan data yang digunakan.

5. Program Aplikasi Confusion Matrix dan Penjelasan Keluarannya :

- Code Confusion Matrix 1 :
 - Penjelasan : Codingan diatas menunjukkan proses dari pembuatan confusion matrix dimana dilakukan pemetaan dan pemetakan confusion matrix terhadap data yang dieksekusi.
- Code Confusion Matrix 2 :
 - Penjelasan : Codingan ini menunjukkan hasil dari pembuatan pemetaan data yang dilakukan sebelumnya (Code confusion matrix 1). Hasilnya berupa matrix yang didalamnya terdapat angka dari hasil eksekusi confusion matrix itu sendiri. Memunculkan array dan dtype dari hasil pembuatan confusion matrix.

```
In [30]: import numpy as fadila
...: x = fadila.ones((3,2))
...: print("Array Original:")
...: print(x)
...: print("0 berada di border sedangkan 1 berada dalam array")
...: x = fadila.pad(x, pad_width=1, mode='constant', constant_values=0)
...: print(x)
Array Original:
[[1. 1.]
 [1. 1. 1.]
 [1. 1. 1. 1.]]
0 berada di border sedangkan 1 berada dalam array
[[0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 1. 1. 1. 0.]
 [0. 1. 1. 1. 0.]
 [0. 1. 1. 1. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0.]]
```

Figure 3.101: numpy

```
In [34]: import matplotlib.pyplot as fadila
...: x1 = [10, 20, 30]
...: y1 = [20, 25, 30]
...: # Plotting the line 1 points
...: fadila.plot(x1, y1, label = 'line 1')
...: x2 = [15, 25, 30]
...: y2 = [10, 20, 30]
...: # Plotting the line 2 points
...: fadila.plot(x2, y2, label = 'line 2')
...: # Set the x-axis label of the current axes.
...: fadila.xlabel('x-axis of the current axes')
...: # Set the y-axis label of the current axes.
...: fadila.ylabel('y-axis of the current axes')
...: # Set the title of the plot
...: fadila.title('Dua atau line lebih pada plot yang sama dengan suitable legends')
...: fadila.legend()
...: fadila.show()
```

Figure 3.102: matplotlib

- Code Confusion Matrix 3 :

- Penjelasan : Codingan diatas melakukan plotting confusion matrix dimana dieksekusi beberapa parameter yang disesuaikan dengan data yang dieksekusi. Code ini hanya melakukan proses plotting dan tidak menunjukkan hasil plotting confusion matrixnya.

- Code Confusion Matrix 4 :

- Penjelasan : Codingan tersebut menunjukkan hasil dari pembacaan file classes.txt yang dieksekusi. Dilakukan plotting terhadap sumbu sesuai dengan nama data dan dilakukan penyettingan (set) sehingga memberikan hasil seperti pada gambar.

- Code Confusion Matrix 5 :

- Penjelasan : Codingan ini menghasilkan plot dari hasil perubahan label. Dimana proses plot yang dilakukan akan merubah label dari classes / data yang dieksekusi.

6. Program Klasifikasi SVM dan Decision Tree Beserta Penjelasan Keluarannya :

- Code SVM :

Figure 3.103: random forest

```
In [3]: imgatt.head()
Out[3]:
    imgid  attid  present
0        1      1        0
1        1      2        0
2        1      3        0
3        1      4        0
4        1      5        1
```

Figure 3.104: random forest 2

- Penjelasan : Codingan ini menunjukkan klasifikasi dengan decision tree dengan dataset yang sama. Tentunya pada pemrosesannya decision tree digunakan dan menghasilkan output dari klasifikasi tersebut.

- Code Decision Tree :

- Penjelasan : Codingan ini menunjukkan klasifikasi dengan SVM dengan dataset yang sama. Tentunya pada pemrosesannya SVM digunakan dan menghasilkan output dari klasifikasi tersebut.

7. Program Cross Validation dan Penjelasan Keluarannya :

- Code Cross Validation 1 :

- Penjelasan : Codingan tersebut menunjukkan hasil dari Cross Validation Random Forest. Pada pemrosesannya dilakukan pengecekan terhadap Cross Validation untuk Random Forest sesuai dengan data yang dieksekusi.

- Code Cross Validation 2 :

- Penjelasan : Codingan tersebut menunjukkan hasil dari Cross Validation Decision Tree. Pada pemrosesannya dilakukan pengecekan terhadap Cross Validation untuk Decision Tree sesuai dengan data yang dieksekusi.

- Code Cross Validation 3 :

- Penjelasan : Codingan tersebut menunjukkan hasil dari Cross Validation SVM. Pada pemrosesannya dilakukan pengecekan terhadap Cross Validation untuk SVM sesuai dengan data yang dieksekusi.

8. Program Pengamatan Komponen Informasi dan Penjelasan Keluarannya :

```
In [4]: imgatt.shape
Out[4]: (3677856, 3)
```

Figure 3.105: random forest 3

```
In [5]: imgatt2 = imgatt.plot(index='imgID', columns='attID', values='present')
```

Figure 3.106: random forest 4

- Code Pengamatan Komponen Informasi 1 :

- Penjelasan : Codingan ini memberikan hasil pengamatan komponen informasi dimana pada pengeksekusianya dapat diketahui berapa banyak tree yang dibuat, berapa banyak atribut yang dipakai dan informasi lainnya terkait kode yang digunakan.

- Code Pengamatan Komponen Informasi 2 :

- Penjelasan : Codingan ini menunjukkan plot dari komponen informasi agar bisa dibaca dimana pada pemrosesannya plotting dilakukan pada informasi dengan menggunakan kode.

3.3.3 Penanganan Error

Penyelesaian Tugas Harian 6 (Penanganan Error)

(a) Menyelesaikan dan Membahas Penanganan Error :

- Error 1 :

- Penjelasan Error 1 :

Error tersebut disebabkan karena pada bagian codingan ”directory” file yang akan dieksekusi atau dipanggil tidak ada.

```
FileNotFoundException: File b'/data/CUB_200_2011/attributes/
image\_attribute\_labels.txt' does not exist
```

- Penyelesaian Error 1 :

- i. Pertama-tama perhatikan file yang akan dieksekusi yaitu ”image_attribute_labels.txt”

- ii. Pastikan file tersebut berada satu tempat (directory) dengan file bird-identifier.py yang digunakan sebagai codingan untuk pengeksekusian file

- iii. Selanjutnya hapus codingan dan sesuai seperti contoh codingan berikut :

```
In [6]: imgatt2.head()
Out[6]:
attid 1 2 3 4 5 6 7 ... 306 307 308 309 310 311 312
imgid 0 0 0 0 1 0 0 ... 0 0 1 0 0 0 0 0
1 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 0 0
2 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 0 0
3 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 0 0
4 0 0 0 0 0 1 0 ... 1 0 0 1 0 0 0 0
5 0 0 0 0 0 0 0 ... 0 0 0 0 0 0 0 0
```

Figure 3.107: random forest 5

```
In [7]: imgatt2.shape
Out[7]: (11788, 312)
```

Figure 3.108: random forest 6

```
imgatt = pd.read_csv('image_attribute_labels.txt')
```

iv. Maka tidak akan terjadi error lagi

- Penjelasan Error 2 :

Error tersebut disebabkan karena pada bagian codingan ”directory” file yang akan dieksekusi atau dipanggil tidak ada.

```
FileNotFoundException: File b'/data/CUB_200_2011/attributes/
image\_class\_labels.txt' does not e
```

- Penyelesaian Error 2 :

- Pertama-tama perhatikan file yang akan dieksekusi yaitu ”image_class_labels.txt”

- Pastikan file tersebut berada satu tempat (directory) dengan file bird-identifier.py yang digunakan sebagai codingan untuk pengeksekusian file

- Selanjutnya hapus codingan dan sesuai seperti contoh codingan berikut :

```
imglabels = pd.read_csv('image_class_labels.txt')
```

iv. Maka tidak akan terjadi error lagi

- Penjelasan Error 3 :

Error tersebut disebabkan karena pada bagian codingan ”directory” file yang akan dieksekusi atau dipanggil tidak ada.

```
FileNotFoundException: File b'/data/CUB_200_2011/attributes/cla
```

- Penyelesaian Error 3 :

- Pertama-tama perhatikan file yang akan dieksekusi yaitu ”classes.txt”
- Pastikan file tersebut berada satu tempat (directory) dengan file bird-identifier.py yang digunakan sebagai codingan untuk pengeksekusian file

```

16 In [8]: imgLabels = pd.read_csv("Image_Labels.txt",
17     sep = " ", header=None, names=['imgId', 'label'])
18
19 imgLabels = imgLabels.set_index('imgId')
20
21 # description from dataset README:
22 # The ground truth class labels (Bird species Labels) for each image are contained
23 # in the file Image_Labels.txt, with each line corresponding to one image:
24 # <imgId> <label>
25 # change imgId column to id
26 # a where change imgId and replace imgId correspond to the ZOONOO images.txt and classes.txt
27 # respectively.

```

Figure 3.109: random forest 7

```
In [9]: imglabels.head()
Out[9]:      label
imgid
1          1
2          1
3          1
4          1
5          1
```

Figure 3.110: random forest 8

- iii. Selanjutnya hapus codingan dan sesuai seperti contoh codingan berikut :

```
birds = pd.read_csv('classes.txt')
```

- iv. Maka tidak akan terjadi error lagi

```
In [10]: imgLabels.shape  
Out[10]: (11700, 3)
```

Figure 3.111: random forest 9

```
In [11]: df = imgatt2.join(imglabels)
```

Figure 3.112: random forest 10

```
In [12]: df_att = df.iloc[:, 132]
```

Figure 3.113: random forest 11

```
In [13]: df_att.head()
Out[13]:
   1   2   3   4   5   6   7   ...   366   367   368   369   310   311   312
segid
6555   0   0   0   0   0   0   1   ...   0   0   0   0   0   0   1
6556   0   0   0   0   0   0   0   1   ...   0   0   0   0   0   0   1
588   0   0   0   0   0   0   0   1   ...   0   0   0   0   0   0   1
8979   0   0   0   0   0   0   0   1   ...   0   0   0   0   0   0   1
12790  0   0   0   0   0   0   0   1   ...   0   0   0   0   0   1   0
[5 rows x 322 (columns)]
```

Figure 3.114: random forest 12

```
In [14]: df_label.head()
Out[14]:
   label
  imgid
5585    105
6616    114
588     11
8979    153
1720     32
```

Figure 3.115: random forest 13

```
In [15]: df_train_att = df_att[:8000]
...: df_train_label = df_label[:8000]
...: df_test_att = df_att[8000:]
...: df_test_label = df_label[8000:]
...:
...: df_train_label = df_train_label['label']
...: df_test_label = df_test_label['label']
```

Figure 3.116: random forest 14

```
In [56]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
...: clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=42, n_estimators=100)
```

Figure 3.117: random forest 15

```
In [17]: clf.fit(df_train_att, df_train_label)
Out[17]: RandomForestClassifier(bootstrap=True, class_weight=None, criterion='gini',
                               max_depth=None, max_features=50, max_leaf_nodes=None,
                               min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None,
                               min_samples_leaf=1, min_samples_split=2,
                               min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=100, n_jobs=None,
                               oob_score=False, random_state=0, verbose=0, warm_start=False)
```

Figure 3.118: random forest 16

```
In [18]: print(clf.predict(df_train_att.head()))
```

Figure 3.119: random forest 17

```
In [19]: clf.score(df_test_att, df_test_label)
```

Figure 3.120: random forest 18

```
In [20]: from sklearn.metrics import confusion_matrix
...: pred_labels = clf.predict(df_test_att)
...: cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
```

Figure 3.121: confusion matrix 1

```
In [21]: cm
Out[21]:
array([[ 0,  0,  4, ...,  0,  0,  0],
       [ 0,  0,  6, ...,  0,  0,  0],
       [ 0,  4,  5, ...,  0,  0,  0],
       ...,
       [ 0,  0,  0, ...,  3,  0,  0],
       [ 0,  0,  0, ...,  0,  0,  0],
       [ 0,  0,  0, ...,  0,  0,  14]], dtype=int64)
```

Figure 3.122: confusion matrix 2

Figure 3.123: confusion matrix 3

Figure 3.124: confusion matrix 4

```
[14]: import numpy as np
from sklearn import metrics
# ... set up print options (precision=2)
plt.figure(figsize=(9,6), dpi=300)
plt.plot_confusion_matrix(cm, classes=birds, normalize=True)
plt.show()
```

Figure 3.125: confusion matrix 5

Figure 3.126: svm

```
In [30]: from sklearn import tree
...: cftree = tree.DecisionTreeClassifier()
...: cftree.fit(df_train_att, df_train_label)
...: cftree.score(df_test_att, df_test_label)
Out[30]: 0.727231256997888
```

Figure 3.127: decision tree

```
In [46]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(clf, df_train_attr, df_train_label, cv=5)
...: # Show average score and +/- two standard deviations away (covering 95% of the distribution)
...: print('Accuracy: {:.4f} (+/- {:.02f})'.format(scores.mean(), scores.std()))
Accuracy: 0.44 (+/- 0.02)
```

Figure 3.128: cross validation 1

```
In [47]: scorestree = cross_val_score(clftree, df_train_att, df_train_label, cv=5)
```

Ergonomics 2020, 3, 120

Figure 3.130: cross validation 3

Figure 3.131: pengamatan komponen informasi 1

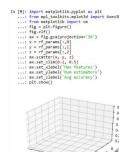


Figure 3.132: pengamatan komponen informasi 2

Figure 3.133: error 1

Figure 3.134: error 2

Figure 3.135: error 3

Chapter 4

Klasifikasi Teks

brief of experiment and result.

4.1 Lusia Violita Aprilian/1164080

4.1.1 Teori

1. Klasifikasi teks

Klasifikasi Dokumen / Teks adalah salah satu tugas penting dan tipikal dalam supervised machine learning (ML). Menetapkan kategori pada dokumen, yang dapat berupa halaman web, buku perpustakaan, artikel media, galeri, dll. Memiliki banyak aplikasi seperti mis. penyaringan spam, perutean email, analisis sentimen dll.

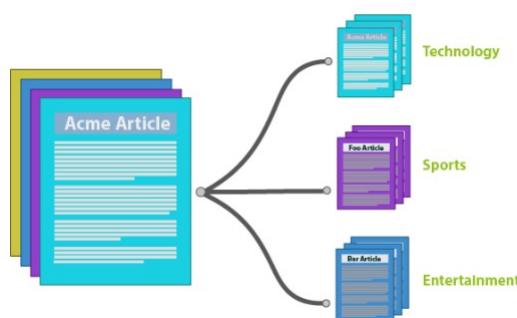


Figure 4.1: Lusia-Klasifikasi teks

2. Klasifikasi Bunga tidak dapat menggunakan machine learning

Klasifikasi bunga tidak dapat menggunakan machine learning karena memiliki masalah input yang serupa namun output yang berbeda atau 'noise'. Yang

dimaksud dengan noise adalah contoh output yang direkam bukan seperti seharusnya. Misalnya saja kita secara implisit berasumsi bahwa contoh bunga kita telah diklasifikasikan dengan benar. Tetapi ini harus dilakukan dengan seseorang yang tepat, seperti seorang ahli botani. Seorang ahli botani ahli harus melihat contoh bunga dan berkata: "ini adalah setosa ... ini adalah virginica", dan dengan demikian bertindak sebagai "guru" yang memungkinkan mesin untuk belajar. Tetapi bagaimana jika guru itu melakukan kesalahan? Selain itu, selalu ada peluang untuk memperkenalkan kesalahan saat merekam data. Noise juga ditemukan dalam pengukuran, yang selalu sedikit bermasalah karena alat dan sensor kami tidak sempurna dan hanya bekerja pada tingkat presisi tertentu.

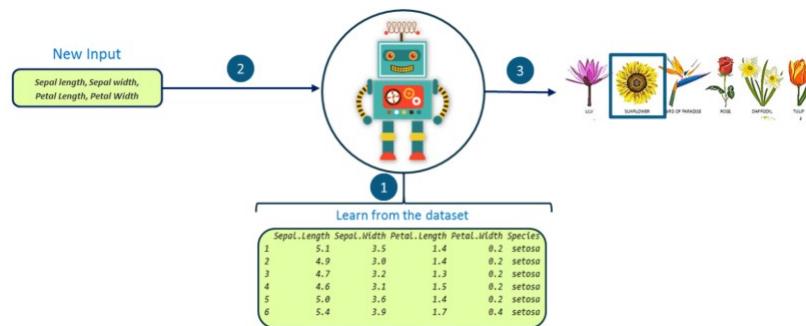


Figure 4.2: Lusia-Klasifikasi bunga

3. Teknik pembelajaran mesin pada teks YouTube

Dengan menggunakan kasus seperti rekomendasi video yang terdapat pada fiturnya, Machine Learning pada YouTube memperhatikan apa saja yang menarik perhatian para penggunanya. Ketika kita sedang menonton di YouTube, pada sebelah kanan terdapat 'Up Next' yang menampilkan beberapa video serupa yang sedang ditonton. Dan ketika mengklik salah satu video dari baris tersebut, maka YouTube akan mengingatnya dan menggunakan kata yang tertera sebagai referensi.

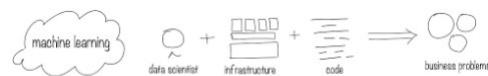


Figure 4.3: Lusia-Teknik YouTube

4. Vectorisasi Data

- Maksud dari Vectorisasi Data merupakan Pemecahan dan Pembagian Data.

5. Bag of word

Bag-of-words adalah cara untuk merepresentasikan data teks saat memodelkan teks dengan algoritma pembelajaran mesin.

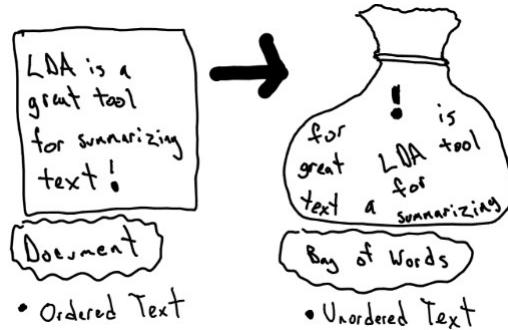


Figure 4.4: Lusia-Bag of Word

6. TF-IDF

TF-IDF merupakan istilah frekuensi - frekuensi dokumen terbalik, adalah ukuran penilaian yang banyak digunakan dalam pengambilan informasi (IR) atau peringkasan. TF-IDF dimaksudkan untuk mencerminkan seberapa relevan suatu istilah dalam dokumen yang diberikan. Intuisi di baliknya adalah bahwa jika sebuah kata muncul beberapa kali dalam sebuah dokumen, kita harus meningkatkan relevansinya karena itu harus lebih bermakna daripada kata-kata lain yang muncul lebih sedikit kali (TF). Pada saat yang sama, jika sebuah kata muncul berkali-kali dalam suatu dokumen tetapi juga di sepanjang banyak dokumen lain, mungkin itu karena kata ini hanya kata yang sering; bukan karena itu relevan atau bermakna (IDF).

TF-IDF is a measure of originality of a word by comparing the number of times a word appears in a doc with the number of docs the word appears in.

$$TF-IDF = TF(t, d) \times IDF(t)$$

Term frequency
Number of times term t appears in a doc, d

Inverse document frequency
of documents

$$\log \frac{1 + n_{\text{docs}}}{1 + df(d, t)} + 1$$

Document frequency of the term t

Figure 4.5: Lusia-TF IDF

4.1.2 Praktek

1. Aplikasi menggunakan pandas

Berikut adalah aplikasi yang dibuat menggunakan pandas :

```
import pandas as pd #memanggil library panda sebagai pd
mas = pd.read_csv('mushrooms.csv', sep=',') #membuat variable untuk membaca file csv
#membuat data frame
df = pd.DataFrame(mas, columns = ['class','cap-shape','cap-surface','cap-color','bruises','odor','g
#%
dummy = pd.get_dummies(df['stalk-surface-above-ring']) #membuat dummy atau memanggil
dummy.head() #memunculkan data teratas
f = df.join(dummy) #join atau menggabung
```

Figure 4.6: Lusia-Pandas

- (a) 1 = memanggil library pandas sebagai pd
- (b) 2 = membuat variable mas untuk membaca file csv
- (c) 3 = membuat variable untuk membuat data frame
- (d) 4 = membuat variable dummy untuk mengubah kategori menjadi integer
- (e) 5 = untuk memunculkan data teratas
- (f) 6 = untuk menjoinkan atau menggabungkan data frame dengan dummy

Berikut adalah hasilnya :

app	DataFrame	(501, 23)	Column names: class, cap-shape, cap-surface, cap-color, bruises, odor, ...
df	DataFrame	(501, 23)	Column names: class, cap-shape, cap-surface, cap-color, bruises, odor, ...
dummy	DataFrame	(501, 2)	Column names: f, s
f	DataFrame	(501, 23)	Column names: class, cap-shape, cap-surface, cap-color, bruises, odor, ...
mas	DataFrame	(501, 23)	Column names: class, cap-shape, cap-surface, cap-color, bruises, odor, ...

Figure 4.7: Lusia-Hasil Pandas

2. Memecah data frame

Berikut untuk memecah data frame menjadi dua :

```
d_train= mas[ :450] #split data training 0-450 data pertama
d_test= mas[450: ] #split data test sisa dari 0-450 data pertama
```

Figure 4.8: Lusia-Pecah data

- (a) 1 = split data training 0-450 data pertama
- (b) 2 = split data test sisa dari 0-450 data pertama

d_test	DataFrame	(51, 23)	Column names: class, cap-shape, cap-surface, cap-color, bruises, odor, ...
d_train	DataFrame	(450, 23)	Column names: class, cap-shape, cap-surface, cap-color, bruises, odor, ...

Figure 4.9: Lusia-Hasil Pecah data

Berikut adalah hasilnya :

3. Vektorisasi dan klasifikasi Decission Tree Katty Perry

- Berikut adalah vektorisasi dan klasifikasi Katty Perry

```
...: import pandas as pd
...: d = pd.read_csv("youtube02-KatyPerry.csv")
...:
...: from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
...: vectorizer = CountVectorizer()
...:
...: dvec = vectorizer.fit_transform(d['CONTENT'])
...: dvec
...:
...: daptarkata=vectorizer.get_feature_names()
```

Figure 4.10: Lusia-Vektorisasi dan klasifikasi

Maksud dari gambar vektorisasi dan klasifikasi Katty Perry adalah hasil dari impor dataset, lalu import countvectorizer dari sklearn. Modul sklearn feature extraction digunakan untuk mengekstrak fitur dalam format yang didukung oleh algoritma pembelajaran mesin dari kumpulan data yang terdiri dari format seperti teks dan gambar. Lalu membuat variabel Dan CountVectorizer mengimplementasikan tokenization dan penghitungan kejadian dalam satu kelas. lalu membuat variabel dvec untuk mempelajari dataset. Membuat variabel daptarkata yang berfungsi untuk pemetaan array dari indeks integer fitur ke nama fitur.

- Berikut adalah Decission Tree Katty Perry

```
In [72]: from sklearn import tree
...: clf = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
...: clf.fit(d_train_att, d_train_label)
...: clf.predict(d_test_att)
...: clf.score(d_test_att, d_test_label)
Out[72]: 0.86
```

Figure 4.11: Lusia-Decission Tree Katty Perry

Dalam gambar Decission Tree dijelaskan bahwa library tree dari sklearn. Dan mendefinisikan variable untuk memanggil Decission Tree Classifisier yang kemudian dilakukan fit atau pengujian. Lalu menggunakan prediksi dengan fungsi predict untuk memprediksi test. Yang terakhir memunculkan akurasi prediksi yaitu 0,86.

```
In [75]: from sklearn import svm
...: clfsvm = svm.SVC()
...: clfsvm.fit(d_train_att, d_train_label)
...: clfsvm.score(d_test_att, d_test_label)
Out[75]: 0.42
```

Figure 4.12: Lusia-Hasil klasifikasi SVM

4. Klasifikasikan dari data vektorisasi dengan klasifikasi SVM

Berikut adalah klasifikasikan dari data vektorisasi dengan klasifikasi SVM

Dalam gambar SVM dijelaskan bahwa mula-mula file svm diimpor dari sklearn, lalu melakukan fit dari d train att dan d train label atau disebut dengan pengujian. Selanjutnya variable didifinisikan variable untuk melakukan prediksi dataset dengan SVM. Dan yang terakhir muncul hasilnya yaitu 0,42.

5. Klasifikasikan dari data vektorisasi dengan klasifikasi Decission Tree

Maksud dari gambar vektorisasi adalah hasil dari impor dataset

Berikut adalah Decission Tree

```
In [72]: from sklearn import tree
...: clf = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
...: clf.fit(d_train_att, d_train_label)
...: clf.predict(d_test_att)
...: clf.score(d_test_att, d_test_label)
Out[72]: 0.86
```

Figure 4.13: Lusia-Decission Tree

Dalam gambar Decission Tree dijelaskan bahwa library tree dari sklearn. Dan mendefinisikan variable untuk memanggil Decission Tree Classifisier yang kemudian dilakukan fit atau pengujian. Lalu menggunakan prediksi dengan fungsi predict untuk memprediksi test. Yang terakhir memunculkan akurasi prediksi yaitu 0,86.

6. Plot confusion matrix

Berikut adalah hasil dari ploting confusion matrix

```
In [30]: import numpy as np
...: np.set_printoptions(precision=2)
...: plt.figure(figsize=(60,60), dpi=300)
...: plot_confusion_matrix(cm, classes=yt, normalize=True)
...: plt.show()
Normalized confusion matrix
[[1. 0.]
 [0.1 0.9]]
```

Figure 4.14: Lusia-ploting confusion matrix

Dari gambar dijelaskan bahwa library numpy di import sebagai np. Lalu Opsi set printoption untuk menentukan cara angka floating point, array dan objek

NumPy lainnya ditampilkan. Selanjutnya matplotlib pyplot figure untuk membuat figur atau gambar baru. Selanjutnya confution matrix dinormalisasikan. Dan yang terakhir hasil ditampilkan.

7. Program cross validation

Berikut adalah hasil dari program cross validation

```
In [24]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(clf,d_train_att,d_train_label, cv=5)
...:
...: skorata2=scores.mean()
...: skoresd=scores.std()
```

Figure 4.15: Lusia-Program cross validation

Maksud dari hasil gambar tersebut adalah untuk mendefinisikan dataset untuk 'menguji' model.

8. Program pengamatan komponen informasi

Berikut adalah hasil dari program pengamatan komponen informasi

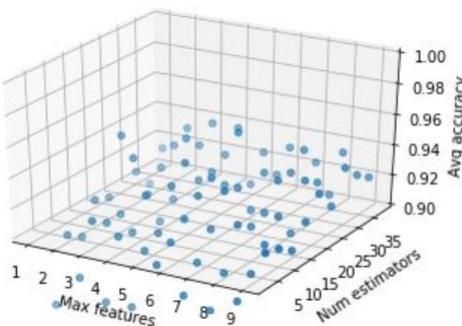


Figure 4.16: Lusia-Program pengamatan komponen informasi

Maksud dari hasil gambar tersebut adalah diagram informasi dari dataset yang digunakan.

4.1.3 Penanganan Error

1. skrinsut error
2. Tuliskan kode eror dan jenis errornya
 - Kode error = KeyError: 'test preparation course'
 - Jenis error = KeyError

```

  File "pandas\_libs\index.pyx", line 140, in
pandas._libs.index.IndexEngine.get_loc
  File "pandas\_libs\index.pyx", line 162, in
pandas._libs.index.IndexEngine.get_loc
  File "pandas\_libs\hashtable_class_helper.pxi", line 1492, in
pandas._libs.hashtable.PyObjectHashTable.get_item
  File "pandas\_libs\hashtable_class_helper.pxi", line 1500, in
pandas._libs.hashtable.PyObjectHashTable.get_item
KeyError: 'test preparation course'

```

Figure 4.17: Lusia-skrinsut error

3. Solusi pemecahan masalah error

Solusinya adalah dengan memasukkan salah satu atribut dari dataset file csv yang digunakan.

4.2 Rahmi Roza-1164085

4.2.1 Teori

Penjelasan Tugas Harian 7 (No 1-6)

1. Pengertian Klasifikasi Teks Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Klasifikasi Teks

Klasifikasi teks adalah proses pengelompokan benda berdasarkan ciri-ciri persamaan dan perbedaan dengan pemberian tag atau kategori ke teks sesuai dengan isinya.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi data sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

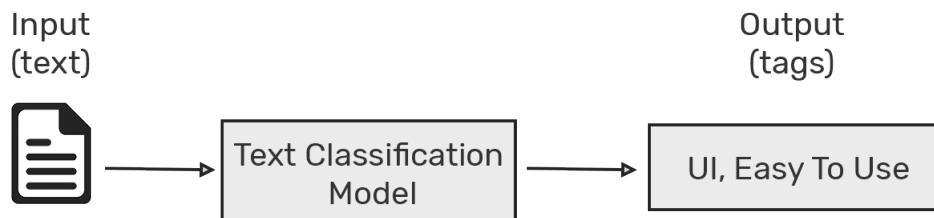


Figure 4.18: Klasifikasi Teks Roza

2. Mengapa Klasifikasi Bunga Tidak Bisa Menggunakan Machine Learning Dan Ilustrasi Gambar

- Mengapa Klasifikasi Bunga Tidak Bisa Menggunakan Machine Learning

Penjelasan : Klasifikasi bunga tidak bisa digunakan pada machine learning karena terdapat masalah input yang sama dan output yang berbeda. Output atau error disebut noise.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi bunga sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

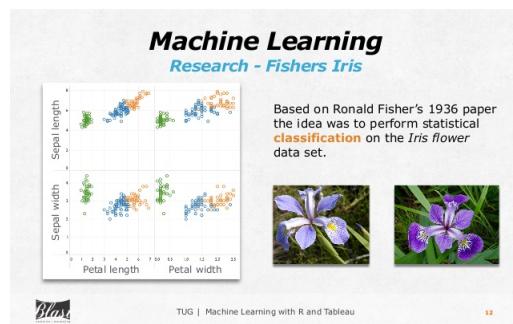


Figure 4.19: Klasifikasi Bunga Roza

3. Teknik Pembelajaran Mesin Pada Teks Pada Kata-Kata Yang Digunakan Di Youtube Dan Ilustrasi Gambar

- Teknik Pembelajaran Mesin Pada Teks Pada Kata-Kata Yang Digunakan Youtube

Penjelasan : Penggunaan Machine Learning pada Youtube yaitu contohnya pada saat kita melakukan searching vidio atau pun bahan lainnya di youtube maka yang akan ditampilkan adalah vidio dari keyword yang kita ketikkan di kotak pencarian. Dengan kata lain Youtube akan memfilter vidio dengan keyword yang telah digunakan. Dan pada saat kita menonton Youtube pada bagian sebelah kanan tampilan youtuber terdapat vidio yang berkaitan dengan keyword yang kita cari tadi. Dimana disitulah Machine Learning pada Youtube menyimpan data.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari Mesin Teks Youtube sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

```

In [8]: totalMails = mails['message'].shape[0]
trainIndex, testIndex = list(), list()
for i in range(mails.shape[0]):
    if np.random.uniform(0, 1) < 0.75:
        trainIndex += [i]
    else:
        testIndex += [i]
trainData = mails.loc[trainIndex]
testData = mails.loc[testIndex]

In [9]: trainData.reset_index(inplace = True)
trainData.drop(['index'], axis = 1, inplace = True)
trainData.head()

Out[9]:
```

	message	label
0	Go until jurong point, crazy.. Available only ...	0
1	Free entry in 2 a wkly comp to win FA Cup fina...	1
2	U dun say so early hor... U c already then say...	0
3	FreeMsg Hey there darling it's been 3 week's n...	1
4	As per your request 'Melle Melle (Oru Minnamin...	0

Figure 4.20: Youtube Roza

4. Vektorisasi Data

- Maksud Dari Vektorisasi Data

Penjelasan : Pembagian dan pemecahan data, dan kemudian dilakukan perhitungan datanya. Vektorisasi juga dapat dimaksudkan dengan setiap data yang mungkin dipetakan ke integer tertentu. Yang mana data tersebut dalam bentuk data vektor diperoleh dalam bentuk koordinat titik yang menampilkan, menempatkan dan menyimpan data spasial dengan menggunakan titik, garis atau area (poligon).

5. Pengertian Bag Of Words Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Bag Of Words

Bag Of-Words adalah sebuah konsep yang diambil dari analisis teks yaitu mempresentasikan dokumen sebagai sebuah kantung informasi-informasi penting tanpa mengurutkan setiap katanya.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari Bag Of Words sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

6. Pengertian TF-IDF Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian TF-IDF

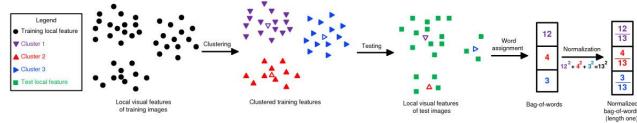


Figure 4.21: Bag of Words Roza

TF-IDF (Term Frequency – Inverse Document Frequency) adalah sebuah algoritma adalah salah satu algoritma yang dapat digunakan untuk menganalisa hubungan antara sebuah frase/kalimat dengan sekumpulan dokumen.

Inti utama dari algoritma ini adalah melakukan perhitungan nilai TF dan nilai IDF dari sebuah setiap kata kunci terhadap masing-masing dokumen. Nilai TF dihitung dengan rumus $TF = \frac{\text{jumlah frekuensi kata terpilih}}{\text{jumlah kata}}$ dan nilai IDF dihitung dengan rumus $IDF = \log(\frac{\text{jumlah dokumen}}{\text{jumlah frekuensi kata terpilih}})$. Selanjutnya adalah melakukan perkalian antara nilai TF dan IDF untuk mendapatkan jawaban akhir.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari TF-IDF sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

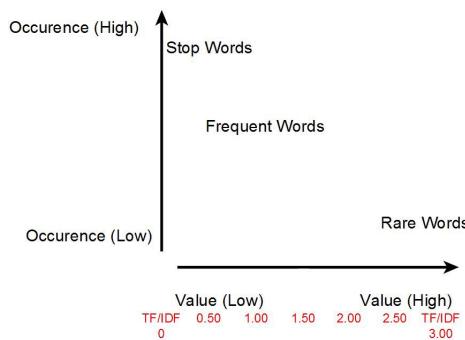


Figure 4.22: TF-IDF Rroza

4.2.2 Praktek

- Membuat Aplikasi Sederhana menggunakan pandas, dan membuat data dummy sebanyak 500 baris dan melakukan data load ke data frame panda. Jelaskan arti perbaris!

```

%% 1
import pandas as pd
bl = pd.read_csv('balancee.csv', sep=',')
df = pd.DataFrame(bl, columns = ['class-name','left-weight','left-distance','right-weight','right-distance'])

%% Data Dummy
dummy = pd.get_dummies (df['class-name'])
dummy.head()
#dummy=mengubah categorical menjadi integer
#dummy.head menampilkan 5 data teratas

```

Figure 4.23: Nomor 1 Roza

- Baris 1: Memanggil library pandas sebagai pd
- Baris 2: Membaca dataset Balance Scale
- Baris 3: Mengambil data frame dari library pandas
- Baris 4: Data Dummy digunakan untuk mengubah Categorical menjadi Integer
- Baris 5: Menampilkan 5 data teratas

(b) GAMBAR HASIL No1:

bl	DataFrame (501, 5)	Column names: class-name, left-weight, left-distance, right-weight, ri ...
----	--------------------	--

Figure 4.24: Hasil 1 Roza

dummy	DataFrame (501, 3)	Column names: B, L, R
-------	--------------------	-----------------------

Figure 4.25: Hasil 1 Roza

- (c) Membuat Aplikasi Sederhana menggunakan pandas, dan membuat data dummy sebanyak 500 baris dan melakukan data load ke data frame panda. Jelaskan arti perbaris.

```

%% 2
d_train= bl[:450]
d_test= bl[450:]

```

Figure 4.26: Nomor 2 Roza

- Baris 1: Membagi data set balance scale dari 500 data menjadi data train menjadi 450 data.
- Baris 2: Membagi data set balance scale dari sisa pembagian data train menjadi data test menjadi 50 data.

```
In [50]: d_train= bl[:450]
...: d_test= bl[450:]
```

Figure 4.27: Hasil 2 Roza

```
In [41]: import pandas as pd
...: bl = pd.read_csv('Youtube03-LMFAO.csv', sep=',')
```

Figure 4.28: Nomor 3 Roza

```
In [11]: from sklearn import tree
...: clf = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
...: clf = clf.fit(d_train_att, d_train_label)
...:
...: #dari library sklearn import RandomForestClassifier
...: #variabel clf membaca RandomClassi

In [12]: clf.predict(d_test_att)
Out[12]:
array([0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 1,
       0, 1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 1,
       1, 1, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 0,
       1, 1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 0,
       1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0,
       1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 0,
       1, 0, 1, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0,
       0, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0,
```



```
In [13]: clf.score(d_test_att,d_test_label)
Out[13]: 0.9492753623188406
```

Figure 4.29: Hasil 3 Roza

(d) Vektorisasi dan Klasifikasi Data Dengan Decission Tree

- Penjelasan:
- Dalam in 11 impor tree dari sklearn. Dan mendefinisikan variabel clf untuk memanggil Decission Tree Classifier dan melakukan fit atau pengujian.
- Dalam in 12 menggunakan prediksi untuk clf dengan function predict untuk memprediksi test. Dan hasilnya muncul dalam bentuk array.
- clf score memunculkan akurasi prediksi yang dilakukan terhadap clf

(e) Klasifikasi SVM

```
In [14]: from sklearn import svm
...: clfsvm = svm.SVC()
...: clfsvm.fit(d_train_att, d_train_label)
...:
...: clfsvm.score(d_test_att, d_test_label)
C:\Users\ROZA\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:196: FutureWarning: The default value of
gamma will change from 'auto' to 'scale' in version 0.22 to account better for unscaled features. Set
gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to avoid this warning.
  "avoid this warning.", FutureWarning)
Out[14]: 0.6884057971014492
```

Figure 4.30: Nomor 4 Roza

- Import SVM dari sklearn
- Melakukan fit dari d_train_att dan d_train_label atau disebut dengan pengujian
- Mendefinisikan variabel df untuk melakukan prediksi dataset Youtube LMFAO dengan SVM. Dan akan muncul hasil prediksinya

(f) Klasifikasi Decision Tree

```
In [17]: from sklearn import tree
...: clf = tree.DecisionTreeClassifier()
...: clf = clf.fit(d_train_att, d_train_label)
...: clf.predict(d_test_att)
...: clf.score(d_test_att, d_test_label)
Out[17]: 0.9492753623188406
```

Figure 4.31: Nomor 5 Roza

- Penjelasan:
- Dalam in 17 impor tree dari sklearn. Dan mendefinisikan variabel clf untuk memanggil Decision Tree Classifier dan melakukan fit atau pengujian.
- menggunakan prediksi untuk clf dengan function predict untuk memprediksi test. Dan hasilnya muncul dalam bentuk array.
- clf score memunculkan akurasi prediksi yang dilakukan terhadap clf

(g) Matplotlib

```
In [48]: import matplotlib.pyplot as plt
...: import itertools
...: def plot_confusion_matrix(cm, classes,
...:                         normalize=False,
...:                         title='Confusion matrix',
...:                         cmap=plt.cm.Blues):
...:
...:     """
...:     This function prints and plots the confusion matrix.
...:     Normalization can be applied by setting `normalize=True`.
...:
...:     if normalize:
...:         cm = cm.astype('float') / cm.sum(axis=1)[:, np.newaxis]
...:         print("Normalized confusion matrix")
...:     else:
...:         print('Confusion matrix, without normalization')
...:
...:     print(cm)
...:
...:     plt.imshow(cm, interpolation='nearest', cmap=cmap)
...:     plt.title(title)
...:     #plt.colorbar()
...:     tick_marks = np.arange(len(classes))
...:     plt.xticks(tick_marks, classes, rotation=90)
...:     plt.yticks(tick_marks, classes)
...:
...:     fmt = '.2f' if normalize else 'd'
...:     thresh = cm.max() / 2.
```

Figure 4.32: Nomor 6 Roza

- Penjelasan:

Fungsi ini mencetak dan memplot Confussion Matrix. Normalisasi dapat diterapkan dengan mengatur ‘normalize = True’. Ada Confusion Matrik menggunakan normalisasi dan ada confussion matrik tidak menggunakan normalisasi.

(h) Menjelaskan Program Cross Validation

```
In [37]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(clf,d_train_att,d_train_label, cv=5)
...:
...: skorrata2=scores.mean()
...: skoresd=scores.std()
```

Figure 4.33: Nomor 7 Roza

- Penjelasan: Variabel score akan melakukan cross validation pada variabel clf, d train att, dan train label. Variabel skorrata2 akan menghitung nilai rata-rata dari variabel scores tadi menggunakan function mean. Dan scoresd menghitung standar deviasi dari data yang diberikan.
- GAMBAR HASIL No7:

```
In [53]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(clf,d_train_att,d_train_label, cv=5)
...:
...: skorrata2=scores.mean()
...: skoresd=scores.std()
```

Figure 4.34: Hasil 7 Roza

skoresd	float64	1	0.010208097193137975
skorrata2	float64	1	0.9500490877095491

Figure 4.35: Hasil 7 Roza

(i) Program Pengamatan Komponen

- Penjelasan: Pada gambar pertama merupakan kodingan untuk mencetak data dari maxfeatures, num estimators dan accuracy. Sedangkan pada gambar yang kedua itu merupakan gambarnya. Atau hasil gambarnya.

4.2.3 Penanganan Error

- i. Skrinsut Error
- ii. Kode Error dan Jenis Errornya

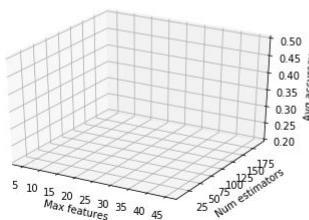
Kode Error: ”FileNotFoundException” dan ”File b ‘balancee.csv’ does not exist”.

Jenis Error: Import Dataset

```
In [56]: max_features_opts = range(5, 50, 5)
...: n_estimators_opts = range(10, 200, 20)
...: rf_params = np.empty((len(max_features_opts)*len(n_estimators_opts),4), float)
...: i = 0
...: for max_features in max_features_opts:
...:     for n_estimators in n_estimators_opts:
...:         clf = RandomForestClassifier(max_features=max_features, n_estimators=n_estimators)
...:         scores = cross_val_score(clf, d_train_att, d_train_label, cv=5)
...:         rf_params[i,0] = max_features
...:         rf_params[i,1] = n_estimators
...:         rf_params[i,2] = scores.mean()
...:         rf_params[i,3] = scores.std() * 2
...:         i += 1
...:         print("Max features: %d, num estimators: %d, accuracy: %.2f (+/- %.2f)" %
...: (max_features, n_estimators, scores.mean(), scores.std() * 2))
Max features: 5, num estimators: 10, accuracy: 0.91 (+/- 0.11)
Max features: 5, num estimators: 30, accuracy: 0.91 (+/- 0.07)
Max features: 5, num estimators: 50, accuracy: 0.93 (+/- 0.08)
Max features: 5, num estimators: 70, accuracy: 0.93 (+/- 0.07)
Max features: 5, num estimators: 90, accuracy: 0.93 (+/- 0.06)
Max features: 5, num estimators: 110, accuracy: 0.94 (+/- 0.06)
Max features: 5, num estimators: 130, accuracy: 0.94 (+/- 0.06)
Max features: 5, num estimators: 150, accuracy: 0.93 (+/- 0.07)
Max features: 5, num estimators: 170, accuracy: 0.93 (+/- 0.07)
Max features: 5, num estimators: 190, accuracy: 0.94 (+/- 0.07)
Max features: 10, num estimators: 10, accuracy: 0.93 (+/- 0.03)
Max features: 10, num estimators: 30, accuracy: 0.93 (+/- 0.09)
```

Figure 4.36: Nomor 8 Roza

```
...: x = rf_params[:,0]
...: y = rf_params[:,1]
...: z = rf_params[:,2]
...: ax.scatter(x, y, z)
...: ax.set_zlim(0.2, 0.5)
...: ax.set_xlabel('Max features')
...: ax.set_ylabel('Num estimators')
...: ax.set_zlabel('Avg accuracy')
...: plt.show()
```



In [58]:

Figure 4.37: Nomor 8 Roza

```

...: df = pd.DataFrame(bl, columns = ['class-name','left-weight','left-distance','right-
weight','right-distance'])
Traceback (most recent call last):
  File "<ipython-input-54-4858d7fef122>", line 2, in <module>
    bl = pd.read_csv('balancee.csv', sep=',')
  File "C:\Users\ROZA\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 678, in parser_f
    return _read(filepath_or_buffer, kwds)
  File "C:\Users\ROZA\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 440, in _read
    parser = TextFileReader(filepath_or_buffer, **kwds)
  File "C:\Users\ROZA\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 787, in __init__
    self._make_engine(self.engine)
  File "C:\Users\ROZA\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 1014, in _make_engine
    self._engine = CParserWrapper(self.f, **self.options)
  File "C:\Users\ROZA\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 1708, in __init__
    self._reader = parsers.TextReader(src, **kwds)
  File "pandas\_libs\parsers.pyx", line 384, in pandas._libs.parsers.TextReader.__cinit__
  File "pandas\_libs\parsers.pyx", line 695, in pandas._libs.parsers.TextReader._setup_parser_source
FileNotFoundError: File b'balancee.csv' does not exist

```

Figure 4.38: Error Roza

iii. Penanganan

Import ulang dataset dan sesuaikan dengan letak dataset pada file explorer.

4.3 Fadila-1164072

4.3.1 Teori

Penjelasan Tugas Harian 7 (No 1-6)

1. Pengertian Klasifikasi Teks Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Klasifikasi Teks

Klasifikasi teks adalah proses pemberian tag atau kategori ke teks sesuai dengan isinya. Teks dapat menjadi sumber informasi yang sangat kaya, tetapi mengekstraksi wawasan darinya bisa sulit dan memakan waktu karena sifatnya yang tidak terstruktur.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi data sendiri dapat diliat pada gambar berikut 6.10.

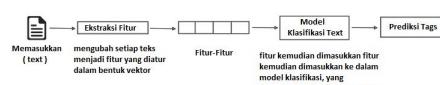


Figure 4.39: text-fadila

2. Mengapa Klasifikasi Bunga Tidak Bisa Menggunakan Machine Learning Dan Ilustrasi Gambar

- Mengapa Klasifikasi Bunga Tidak Bisa Menggunakan Machine Learning

Penjelasan : Untuk klasifikasi bunga tidak dapat menggunakan machine learning dikarenakan memiliki masalah input yang sama namun keluarannya (output) yang berbeda, biasanya output atau error ini disebut dengan istilah 'noise'. Noise sendiri merupakan output yang disimpan / ditangkap maupun direkam bukan seperti seharusnya (keluaran yang diinginkan).

Apabila diberikan contoh, maka contohnya yaitu kita berasumsi secara implisit bahwa klarifikasi bunga yang kita lakukan sudah tepat dan kita melakukannya seperti seorang ahli tanaman. Namun pada hasilnya masih saja terjadi kesalahan. Selain itu, selalu ada peluang untuk memperkenalkan kesalahan saat merekam ataupun menyimpan data, maka harus dilakukan penelitian yang lebih rinci sehingga tidak menimbulkan 'noise' itu sendiri.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi bunga sendiri dapat diliat pada gambar berikut 4.40.

3. Train model using data with known desired output						
Feature	Flower 1		Flower 2			
	Mean	Min	Max	Mean	Min	
sepal length	5.4	3.0	7.9	6.30	5.00	7.90
sepal width	3.9	1.3	5.8	0.350	0.200	0.700
petal length	1.7	1.0	4.3	0.30	0.10	0.30
petal width	0.4	0.3	1.5	0.70	0.10	1.30
	↓	↓	↓	↓	↓	↓
Classification	iris setosa	iris versicolor		Regression	3	7

Figure 4.40: bunga-fadila

3. Teknik Pembelajaran Mesin Pada Teks Pada Kata-Kata Yang Digunakan Di Youtube Dan Ilustrasi Gambar

- Teknik Pembelajaran Mesin Pada Teks Pada Kata-Kata Yang Digunakan Youtube

Penjelasan : Kita ambil sebuah kasus yang semua orang telah ketahui dan juga pahami. Kasus tersebut yaitu perekondasian video dari pencarian menggunakan "text / kata" di Youtube. Pada saat menggunakan Youtube terdapat Machine Learning yang bekerja dan memproses perintah ataupun aktivitas tersebut, dimana akan memfilter secara otomatis

video yang disesuaikan dengan "keyword" yang kita masukkan sehingga memberikan keluaran video dengan keyword yang benar.

Adapula fitur yang di dapatkan ketika sedang menonton Youtube. Tampilan sebelah kanan terdapat pilihan 'Next' atapun 'Suggestion' yang menampilkan beberapa video serupa sesuai dengan yang dicari atau sedang ditonton. Ketika mengklik salah satu video dari baris tersebut, maka Youtube akan mengingat dan menggunakan kata yang tertera sebagai referensi kembali sehingga akan memberikan kemudahan pada pencarian yang lainnya. Dan disitulah mesin belajar sendiri dan menyimpan data secara berkala sehingga berkembang.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari Mesin Teks Youtube sendiri dapat diliat pada gambar berikut 4.41.

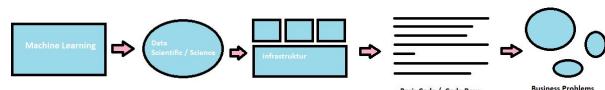


Figure 4.41: youtube-fadila

4. Vektorisasi Data

- Maksud Dari Vektorisasi Data

Penjelasan : Pembagian dan pemecahan data, kemudian dilakukan perhitungan. Vektorisasi juga dapat dimaksudkan dengan setiap data yang mungkin dipetakan ke integer tertentu. jika kita memiliki array yang cukup besar maka setiap kata / data cocok dengan slot unik dalam array (nilai pada indeks adalah nomor satu kali kata itu muncul).

Array angka floating point (Mewakili data) :

- teks
- audio
- gambar

Contoh : -[1.0, 0.0, 1.0, 0.5]

5. Pengertian Bag Of Words Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian Bag Of Words

bag-of-words adalah representasi penyederhanaan yang digunakan dalam pemrosesan bahasa alami dan pengambilan informasi. Model bag-of-words sederhana untuk dipahami dan diterapkan dan telah melihat kesuksesan besar dalam masalah seperti pemodelan bahasa dan klasifikasi dokumen (penyelesaian dll).

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari Bag Of Words sendiri dapat diliat pada gambar berikut 6.6.

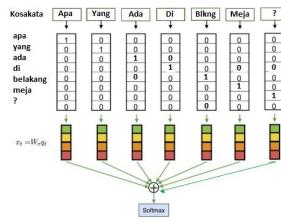


Figure 4.42: bag-fadila

6. Pengertian TF-IDF Dan Ilustrasi Gambar

- Pengertian TF-IDF

TF-IDF atau TFIDF, adalah kependekan dari istilah frekuensi dokumen terbalik, dimana merupakan statistik numerik yang dimaksudkan untuk mencerminkan betapa pentingnya sebuah kata untuk sebuah dokumen dalam kumpulan atau kumpulan.

Nilai tf-idf meningkat secara proporsional dengan berapa kali sebuah kata muncul dalam dokumen dan diimbangi dengan jumlah dokumen dalam korpus yang mengandung kata, yang membantu menyesuaikan fakta bahwa beberapa kata muncul lebih sering secara umum

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari TF-IDF sendiri dapat diliat pada gambar-gambar berikut 4.43.

SCORE TF-IDF (RUMUS / PERHITUNGAN)

$$TF - IDF \text{ Score} = TF_{xy} * IDF = TF_{xy} * \log \frac{N}{df} \dots \dots (1)$$

Figure 4.43: tf2-fadila

4.3.2 Praktek Fadila

Pengerjaanya Tugas Harian 8 (No 1-8)

1. Pembuatan Aplikasi Pandas Sederhana Dengan Menggunakan Dataset berisi 500 baris data.

- Penjelasan Code Pandas Sederhana

```
import pandas as pd
fadila_car = pd.read_csv('1.csv', sep=';')
len(fadila_car)

fadila = pd.DataFrame(fadila_car, columns = [ 'buying', 'maint',
dummy = pd.get_dummies ( fadila [ 'class' ] )
dummy. head()
```

- (a) Baris 1 : Mengimport Library Pandas sebagai pd
- (b) Baris 2 : Membuat variabel fadila_car dimana membaca dataset berupa format csv "1.csv" dengan separator.
- (c) Baris 3 : Menampilkan hasil dari variabel fadila_car (berupa jumlah/angka karena len)
- (d) Baris 4 : Membuat variabel fadila dimana mengambil/ memanggil DataFrame dari library pd (pandas) dengan parameter variabel.
- (e) Baris 5 : Mendefinisikan variabel dummy dimana memanggil get_dummies dari pd dengan parameter variabel fadila dan column class
- (f) Baris 6 : Menampilkan 5 data teratas pada kolom class dari variabel fadila

- Hasil Dari Aplikasi Sederhana Code Pandas

Penjelasan : Hasilnya dapat diliat pada gambar berikut 4.44, 4.45, 4.46 dan 4.47.

2. Pemecahan dataframe menjadi dua dataframe yaitu 450 row pertama dan 50 data sisa.

```

In [35]: # Load dataset (German Portuguese scores)
import pandas as pd
fadila_car = pd.read_csv('1.csv', sep=';')
len(fadila_car)
Out[35]: 5001
fadila = pd.DataFrame(fadila_car, columns = ['buying', 'maint', 'doors', 'persons', 'lug-boot', 'safety', 'class'])
Out[36]: 7
dummy = pd.get_dummies (fadila['class'])
dummy.head()

```

Figure 4.44: 1-fadila

Name	Type	Size	Value
dummy	DataFrame	(5001, 2)	Column names: acc, unacc
fadila	DataFrame	(5001, 7)	Column names: buying, maint, doors, persons, lug-boot, safety, class

Figure 4.45: lanjutan1-fadila

```

In [40]: dummy = pd.get_dummies (fadila['class'])
...: dummy.head()
Out[40]:
acc  unacc
0  0  1
1  0  1
2  0  1
3  0  1
4  0  1

```

Figure 4.46: lanjutan1-1-fadila

fadila (DataFrame)									
Index	buying	maint	doors	persons	lug-boot	safety	class	acc	unacc
0	vhigh	vhigh	2	2	small	low	unacc	0	1
1	vhigh	vhigh	2	2	small	med	unacc	1	1
2	vhigh	vhigh	2	2	small	high	unacc	2	1
3	vhigh	vhigh	2	2	med	low	unacc	3	1
4	vhigh	vhigh	2	2	med	med	unacc	4	1
5	vhigh	vhigh	2	2	med	high	unacc	5	1
6	vhigh	vhigh	2	2	big	low	unacc	6	1
7	vhigh	vhigh	2	2	big	med	unacc	7	1
8	vhigh	vhigh	2	2	big	high	unacc	8	1
9	vhigh	vhigh	2	3	small	low	unacc	9	1
10	vhigh	vhigh	2	3	small	med	unacc	10	1
11	vhigh	vhigh	2	3	small	high	unacc	11	1
12	vhigh	vhigh	2	3	med	low	unacc	12	1
13	vhigh	vhigh	2	3	med	med	unacc	13	1
14	vhigh	vhigh	2	3	med	high	unacc	14	1
15	vhigh	vhigh	2	4	big	low	unacc	15	1
16	vhigh	vhigh	2	4	big	med	unacc	16	1
17	vhigh	vhigh	2	4	big	high	unacc	17	1
18	vhigh	vhigh	2	more	small	low	unacc	18	1
19	vhigh	vhigh	2	more	small	med	unacc	19	1
20	vhigh	vhigh	2	more	small	high	unacc	20	1

Figure 4.47: lanjutan1-2-fadila

- Dataframe 1 : 450 row data pertama

- Dataframe 2 : 50 row data sisanya.

- Codingan Dan Penjelasannya :

```
fadila_car_train = fadila_car [:450]
fadila_car_test = fadila_car [451:]
```

- (a) Baris 1 : Membuat variabel fadila_car_train dari variabel fadila_car dengan 450 data awal untuk dijadikan data training
- (b) Baris 2 : Membuat variabel fadila_car_test dari variabel fadila_car dengan 50 data sisanya untuk data testing (dimulai dari data ke 451 sampai akhir data)

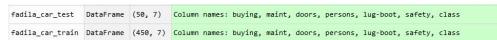
- Hasil Dari Pemecahan Dataframe

Penjelasan : Hasilnya dapat diliat pada gambar berikut 4.48 dan 4.49.



```
# split training and testing data
fadila_car_train = fadila_car[:450]
fadila_car_test = fadila_car[451:]
```

Figure 4.48: 2-fadila



```
fadila_car_test DataFrame (50, 7) Column names: buying, maint, doors, persons, lug-boot, safety, class
fadila_car_train DataFrame (450, 7) Column names: buying, maint, doors, persons, lug-boot, safety, class
```

Figure 4.49: lanjutan2-fadila

3. Vektorisasi Klasifikasi Data NPM mod 4 (Katy Perry) Dengan Decision Tree

```
from sklearn import tree
clf = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
clf = clf.fit(d_train_att, d_train_label)
```

Penjelasan : Sesuai Hasil.

- (a) Dalam [in 21] merupakan hasil dari impor tree dari sklearn. Dan mendefinisikan variabel clf untuk memanggil Decission Tree Classifier dan melakukan fit atau pengujian.
- (b) Dalam [in 22] menjelaskan bahwa digunakan prediksi untk clf dengan function predict untuk memprediksi test. Dan hasilnya muncul dalam bentuk array.
- (c) Kemudian Dalam [in 23] clf score memunculkan akurasi prediksi yang dilakukan terhadap clf

- Hasil Program Menggunakan Decision Tree

Hasilnya dapat diliat pada gambar berikut 4.50.

```
In [21]: from sklearn import tree
...: clf = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
...: clf = clf.fit(d_train_att, d_train_label)

In [22]: clf.predict(d_test_att)
Out[22]:
array([1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 1, 1,
       0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1, 0,
       0, 1, 0, 0, 0, 0, 0], dtype=int64)

In [23]: clf.score(d_test_att, d_test_label)
Out[23]: 0.92
```

Figure 4.50: 3-fadila

4. Vektorisasi Dengan Klasifikasi SVM

```
from sklearn import svm
clfsvm = svm.SVC()
clfsvm.fit(d_train_att, d_train_label)

clfsvm.score(d_test_att, d_test_label)
```

Penjelasan :

- Dilakukan pengimportan module SVM dari sklearn
- Selanjutnya melakukan fit dari d train att dan d train label atau disebut dengan pengujian
- Mendefinisikan variabel df untuk melakukan prediksi dataset Youtube Katy Perry dengan SVM. Dan akan muncul hasil prediksinya seperti pada contoh gambarnya

- Hasil Klasifikasi SVM

Hasilnya dapat diliat pada gambar berikut 4.51.

```
In [27]: from sklearn import svm
...: clfsvm = svm.SVC()
...: clfsvm.fit(d_train_att, d_train_label)
...: clfsvm.score(d_test_att, d_test_label)
C:\ProgramData\Anaconda3\envs\tugas\sklearn\svm\base.py:195: FutureWarning: The default value for gamma will change from 'scale' to 'scale' in version 0.22 to account
better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to avoid this
warning.
  "Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to avoid this
warning.", FutureWarning)
Out[27]: 0.96
```

Figure 4.51: 4-fadila

5. Vektorisasi Menggunakan Klasifikasi Decision Tree

```
from sklearn import tree
clf = tree.DecisionTreeClassifier()
clf = clf.fit(d_train_att, d_train_label)
clf.predict(d_test_att)
clf.score(d_test_att, d_test_label)
```

Penjelasan :

- (a) Dalam [in 31] merupakan hasil dari impor tree dari sklearn. Dan mendefinisikan variabel clf untuk memanggil Decission Tree Classifier dan melakukan fit atau pengujian.
- (b) Di dalamnya juga menjelaskan bahwa digunakan prediksi untuk clf dengan function predict untuk memprediksi test. Dan hasilnya muncul dalam bentuk array.
- (c) clf score memunculkan akurasi prediksi yang dilakukan terhadap clf
- (d) Lalu muncul lah hasilnya pada [out 31] seperti pada gambar

- Hasil Program Cross Validation

Hasilnya dapat diliat pada gambar berikut 4.52.

```
In [31]: from sklearn import tree
... clf = tree.DecisionTreeClassifier()
... clf = clf.fit(d_train_att, d_train_label)
... clf.predict(d_test_att)
... clf.score(d_test_att, d_test_label)
Out[31]: 1.0
```

Figure 4.52: 5-fadila

6. Plot Confusion Matrix

- Code Plot Confusion Matrix

```
import matplotlib.pyplot as plt
def plot_confusion_matrix(cm, classes,
                         normalize=False,
                         title='Confusion matrix',
                         cmap=plt.cm.Blues):
    """
    This function prints and plots the confusion matrix.
    Normalization can be applied by setting `normalize=True`.
    """
    if normalize:
        cm = cm.astype('float') / cm.sum(axis=1)[:, np.newaxis]
        print("Normalized confusion matrix")
    else:
        print('Confusion matrix, without normalization')

    print(cm)

    plt.imshow(cm, interpolation='nearest', cmap=cmap)
    plt.title(title)
    plt.colorbar()
    tick_marks = np.arange(len(classes))
    plt.xticks(tick_marks, classes, rotation=45)
    plt.yticks(tick_marks, classes)

    plt.tight_layout()
    plt.ylabel('True label')
    plt.xlabel('Predicted label')
```

Figure 4.53: cod6-fadila

Penjelasan : Untuk gambar 4.53 yang ditampilkan / diperlihatkan telah dieksekusi dimana fungsi code tersebut yaitu untuk mencetak dan memplot Confussion Matrix. Normalisasi dapat diterapkan dengan mengatur ‘normalize = True’. Ada Confussion Matrik menggunakan normalisasi dan ada confussion matrik tidak menggunakan normalisasi.

- Hasil Plot Confusion Matrix

Hasilnya dapat diliat pada gambar berikut 4.54 dan 4.55 .

7. Program Cross Validation

Figure 4.54: 6-fadila

```
In [49]: import numpy as np
      ... np.set_printoptions(precision=2)
      ... plot_confusion_matrix(cm, classes=fedila, normalize=True)
      ... plt.show()
Normalized confusion matrix
[[ 1.  0. ]
 [ 0.01  0.92]]
```

Figure 4.55: lanjutan6-fadila

```
from sklearn.model_selection import cross_val_score
scores = cross_val_score(clf, d_train_att, d_train_label, cv=5)

skorrrata2=scores.mean()
skoresd=scores.std()
```

Penjelasan : Pada codingan maupun hasil dari cross validation berikut, menjelaskan dimana variabel score akan melakukan cross validation pada variabel clf, d train att, dan train label. Variabel skorrata2 akan menghitung nilai rata-rata dari variabel scores tadi menggunakan function mean. Dan scoresd menghitung standar deviasi dari data yang diberikan.

- Hasil Program Cross Validation

Hasilnya dapat diliat pada gambar berikut 4.56 dan 4.57 .

```
In [54]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(clf,d_train_att,d_train_label, cv=5)
...:
```

Figure 4.56: 7-fadila

```
skoresd    float64    1    0.010910084509667118
```

Figure 4.57: lanjutan7-fadila

8. Program Pengamatan Komponen Informasi

• Hasil Dan Code Pengamatan Komponen Informasi :

Hasilnya dapat diliat pada gambar berikut 4.58 dan 4.59

Penjelasan :

```
In [13]: max_features_opts = range(1, 10, 1)
...: n_estimators_opts = range(2, 49, 4)
...: rf_params = np.empty((len(max_features_opts)*len(n_estimators_opts),4), float)
...:
...: for max_features in max_features_opts:
...:     for n_estimators in n_estimators_opts:
...:         for rf_params_idx in range(len(max_features_opts)*len(n_estimators_opts)):
...:             rf_params[rf_params_idx][0] = max_features
...:             rf_params[rf_params_idx][1] = n_estimators
...:             rf_params[rf_params_idx][2] = scores.mean()
...:             rf_params[rf_params_idx][3] = scores.std() * 2
...:
...:             print("Max features: %d, num estimators: %d, accuracy: %0.2F (%/- %0.2F)" % (max_features,
...: n_estimators, scores.mean(), scores.std() * 2))
```

Figure 4.58: 8-fadila

```
In [14]: import matplotlib.pyplot as plt
...: from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
...: from matplotlib import cm
...: fig = plt.figure()
...: ax = fig.gca(projection='3d')
...: x = rf_params[:,0]
...: y = rf_params[:,1]
...: z = rf_params[:,2]
...: ax.set_zlim(0.9, 1)
...: ax.set_xlabel('Max features')
...: ax.set_ylabel('Num estimators')
...: ax.set_zlabel('Avg accuracy')
...: plt.show()
```

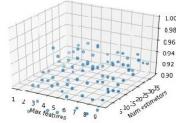


Figure 4.59: lanjutan8-fadila

- Max featuresnya dari range 1 sampai 10
- Untuk n estimators dengan range 2 sampai 40
- Kemudian pada variabel rf params berisikan function np empty dimana akan membuat array baru berisikan tipe yang didefinisikan dengan random value
- Mendefinisikan nilai i dimulai dari angka 0 dimana max features dan n estimators menggunakan klasifikasi randomforestclassifier menggunakan data prediksi.
- Mendefinisikan rfparams untuk max features , n estimators, nilai rata dan std
- Hasil (komponen informasi) juga ditampilkan dalam bentuk/module/ matplotlib
- Secara keseluruhan untuk variabel x, y dan z dilakukan penyettingan dengan parameternya masing-masing
- Label pun di definisikan untuk setiap variabelnya
- Dan hasil keseluruhan akan nampak seperti pada gambar yang mengam-barkan komponen informasi secara lengkap

4.3.3 Penanganan Error Fadila

Menangani dan Mengatasi Error Pada Praktek

1. Error 1 :

- Code Yang Error :

```
import pandas as pd
d = pd.read_csv("dataset/Youtube02-KatyPerry.csv")
```

- Peringatan Error :

```
FileNotFoundException: File b'dataset/Youtube02-KatyPerry.csv' does
```

- Gambar Error 1 : (Lebih jelas)

```
File "C:\ProgramData\Anaconda\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 707, in
    _init_
    self._make_engine(self.engine)
File "C:\ProgramData\Anaconda\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 1814, in
    _make_engine
    self._engine = CParserWrapper(self.f, **self.options)
File "C:\ProgramData\Anaconda\lib\site-packages\pandas\io\parsers.py", line 1788, in
    _read
    self._reader = parsers.TextReader(src, **kwargs)
File "pandas\_libs\parsers.pyx", line 384, in
pandas\_libs.parsers._read
File "pandas\_libs\parsers.pyx", line 695, in
pandas\_libs.parsers.TextReader._setup_parser_source
FileNotFoundException: File b'dataset/Youtube02-KatyPerry.csv' does not exist
```

Figure 4.60: error1-fadila

– Cara Penanganan :

- Pada Codingan yang dieksekusi sebenarnya untuk membaca dataset dari Youtube02-KatyPerry.csv
- Namun, terdapat error dan hal tersebut disebabkan karena file codingan yang dieksekusi tidak berada pada folder yang sama dengan dataset Katy Perry.
- Silahkan tuliskan codingan berikut untuk mengganti codingan yang bermasalah

```
import pandas as pd
d = pd.read_csv("Youtube02-KatyPerry.csv")
```

- Dengan menganti codingan tersebut, maka tidak akan terjadi error lagi.

4.3.4 Praktek

Chapter 5

Vektorisasi Kata dan Dokumen

brief of conclusion

5.1 Lusia Violita Aprilian-1164080

5.1.1 Teori

1. Jelaskan kenapa kata-kata harus di lakukan vektorisasi. dilengkapi dengan ilustrasi atau gambar.

- Jawaban :

Kata-kata harus dilakukan vektorisasi karena kita dapat mengetahui kemiripan kata satu sama lain untuk mendapatkan kinerja yang lebih baik di mesin learning.

- Ilustrasi :

Maksud dari kalimat di atas adalah apabila sebelumnya menggunakan bag of word atau kantong kata yang dimana model tersebut hanya menghitung setiap kata muncul disetiap dokumen, maka disini akan menggunakan vektorisasi kata. Misal kita memiliki 2 bag of word vektor yang bisa dikatakan mirip, lalu kita dapat membandingngkan dokumen untuk melihat kemiripannya atau membandingkan kata-kata yang digunakan di kedua dokumen tersebut. Dengan kata lain, jika kedua dokumen memiliki banyak kata yang mirip dan muncul beberapa kali, mereka akan dianggap serupa. Oleh karena itu pentingnya vektorisasi didasarkan untuk mengetahui seberapa mirip kata satu sama lain. Gambar 5.1 merupakan gambaran ilustrasi.

2. Jelaskan mengapa dimensi dari vektor dataset google bisa sampai 300, dilengkapi dengan ilustrasi atau gambar.

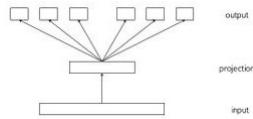


Figure 5.1: Lusia-Vektorisasi

- Jawaban :

Karena Google menggunakan model Word2Vec (model vektorisasi) dan setiap kata merupakan vektor yang bernilai 300 dimensi. Model yang digunakan google telah dilatih memeriksa jutaan atau milyaran halaman teks. Dengan begitu google dapat menyediakan informasi yang dibutuhkan berdasarkan inputan kata kunci yang divektorisasi.

- Ilustrasi :

Misalnya saja kita menggunakan kata kucing, anjing, dan spatula :

- Kucing = [0.012, 0.204, ..., -0.275, 0.056] (300 dimensi)
- Anjing = [0.051, -0.022, ..., -0.355, 0.227]
- Spatula = [-0.191, -0.043, ..., -0.348, 0.398]

Persamaan terebut menjelaskan nilai dimensi dari setiap kata. Lalu dari dimensi kata tersebut kemudian dicari kesamaannya atau jaraknya, seperti berikut :

- Kesamaan (jarak) antara kucing dan anjing = 0,761. Perhitungan pada gambar 5.2

```
In [7]: gmodel.similarity('cat', 'dog')
Out[7]: 0.76094570897822089
```

Figure 5.2: Lusia-Kesamaan Kucing Anjing

- Kesamaan antara kucing dan spatula = 0,124. Perhitungan pada gambar 5.3

```
In [8]: gmodel.similarity('cat', 'spatula')
Out[8]: 0.12412612600429632
```

Figure 5.3: Lusia-Kesamaan Kucing Spatula

Karena hasil dari kucing dan anjing lebih tinggi maka bisa dikatakan mirip. Maka dari itu, ketika kita mencari dengan kata kunci kucing di google, google kadang juga menyuguhkan gambar anjing karena dinilai sama.

3. Jelaskan konsep vektorisasi untuk kata, dilengkapi dengan ilustrasi atau gambar.

- Jawaban :

Konsep vektorisasi untuk kata adalah dengan mengetahui nilai dimensi dari setiap satuan kata. Lalu menghitung nilai kesamaan dimensi tersebut, setalah itu dibandingkan (seperti ilustrasi soal no.2). Vektorisasi kata (Word2Vec) menggunakan neural networks untuk mempelajari kata. Pada tingkatan kesulitan yang tinggi, neural networks mirip dengan random forest atau decision tree dan teknik machine learning lainnya karena mereka diberikan banyak input dan banyak output, sehingga dapat belajar bagaimana memprediksi output dari input. Untuk Word2Vec, input adalah satu kata dan hasilnya adalah kata-kata terdekat dari teks. Dengan demikian, Word2Vec belajar vektor kata dengan mengingat kata konteksnya.

- Ilustrasi :

Jadi dari pemaparan soal no.2, anjing dan kucing akan memiliki vektor kata yang sama karena kedua kata ini digunakan dengan cara yang sama. Seperti contoh pada kalimat 'dia memelihara anjing' dan 'dia memelihara kucing'. Apabila 2 kalimat tersebut menggunakan model kantong kata kontinu (salah satu teknik yang digunakan untuk Word2Vec) dengan neural networking yang mempelajari 300-dimensi perkata maka akan diperoleh hasil output yang sama. Gambar 5.4 merupakan gambar ilustrasinya.

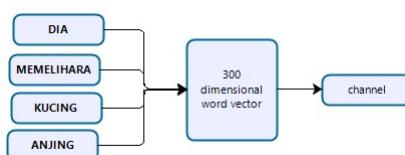


Figure 5.4: Lusia-Konsep Vektorisasi Kata

4. Jelaskan konsep vektorisasi untuk dokumen, dilengkapi dengan ilustrasi atau gambar.

- Jawaban :

Konsep vektorisasi dokumen mirip dengan konsep vektorisasi kata, hanya saja yang membedakan dalam hal ini inputnya adalah nama dokumen

(seperti nama file) dan outputnya adalah kata-kata dari dokumen. Dan bentuk atau model yang digunakan adalah Doc2Vec.

Dalam hal ini, sebagai vektor yang membantu kita memprediksi kata-kata, dari mengetahui nama file. Sebenarnya, inputnya tidak terlalu penting, yang terpenting adalah nama dari file dokumen tersebut. Kita hanya perlu melacak kata-kata yang semuanya berasal dari dokumen yang sama. Sehingga semua kata-kata akan terhubung pada nama file tersebut. Sebab itu kita dapat memprediksi kata-kata dokumen berdasarkan nama filenya, kita dapat secara efektif memiliki model yang tahu kata-kata mana yang cocok dalam sebuah dokumen.

- Ilustrasi :

Misalnya saja pada sebuah dokumen yang berisi ulasan atau komentar. Sebuah komentar tentunya memiliki 2 sisi yang berlawanan yaitu positif dan negatif. Dengan menggunakan vektorisasi dokumen, kita dapat mengetahui banyak kata positif yang berbeda digunakan dalam ulasan positif dan banyak kata negatif digunakan dalam ulasan negatif. Gambar 5.5 merupakan gambar ilustrasinya.

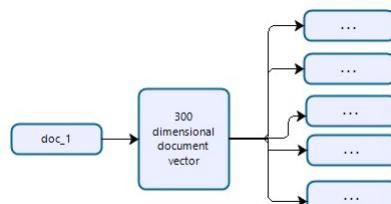


Figure 5.5: Lusia-Vektorisasi Dokumen

5. Jelaskan apa mean dan standar deviasi, dilengkapi dengan ilustrasi atau gambar.

- Mean

- Penjelasan :

Mean atau nilai rata-rata adalah teknik penjelasan kelompok yang berdasarkan nilai rata-rat dari kelompok data.

- Ilustrasi :

Misal kita ingin mengetahui nilai rata-rata dari suatu kelompok, maka kita bisa menjumlahkan data seluruh individu dalam kelompok tersebut. Kemudian dibagi dengan jumlah individu yang ada pada kelompok tersebut. Gambar 5.6 merupakan gambar ilustrasinya.

$$\bar{x} = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n}$$

Ket:
 \bar{x} = Mean
 x_n = Nilai data
 n = Banyaknya data

Figure 5.6: Lusia-Mean

- Standar Deviasi

- Penjelasan :

Standar deviasi merupakan akar dari varians (ingat, karena pada varians kita mengkuadratkan selisih data dari rata-ratanya, maka dengan mengakarkannya, kita mendapatkan kembali nilai asalnya). Atau umumnya standar deviasi merupakan nilai statistik yang digunakan untuk menentukan bagaimana sebaran dari data sample dan seberapa dekat titik data individu ke mean atau nilai rata-rata sample.

- Ilustrasi :

Misal kita ingin mengetahui besar nilai sampel terhadap nilai rata-rata, maka kita dapat menggunakan standar deviasi. Gambar 5.7 merupakan gambar ilustrasinya.

$$SD = \sqrt{\frac{\sum x^2}{N}}$$

$$SD = \sqrt{\frac{\sum f x^2}{N}}$$

Keterangan:
 SD = Standar Deviasi
 $\sum x^2$ = Jumlah semua deviasi setelah dikuadratkan
(a) Rumus untuk frekuensi tunggal atau satu
(b) Rumus untuk frekuensi lebih dari satu

Figure 5.7: Lusia-Standar Deviasi

6. Jelaskan apa itu skip-gram, dilengkapi dengan ilustrasi atau gambar.

- Jawaban :

Skip-gram adalah teknik pada vektorisasi kata. Skrip-gram merupakan kebalikan dari teknik kantung kata kontinus. Dimana pada teknik ini, kata tengah adalah input dan kata-kata konteks adalah output. Dalam teknik ini, vektor kata tengah digunakan untuk memprediksi kata konteks yang diberikan.

- Ilustrasi :

Misalkan saja kita ingin memprediksi kata, pada teknik ini vektor kata tengah digunakan untuk memprediksi kata konteks yang diberikan kata tengah. Seperti gambar 5.8 :

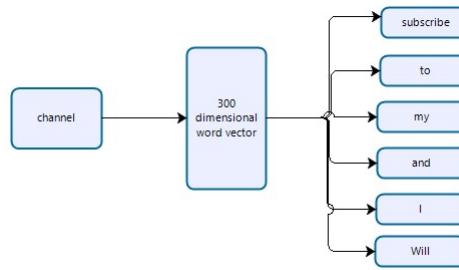


Figure 5.8: Lusia-Skip gram

5.1.2 Praktek Program

1. Cobalah dataset google, dan jelaskan vektor dari kata love, faith, fall, sick, clear, shine, bag, car, wash, motor, cycle dan cobalah untuk melakukan perbandingan similitudo dari masing-masing kata tersebut. jelaskan arti dari outputan similaritas dan setiap baris kode yang dibuat.

Jawaban :

- (a) Mencoba dataset

```

In [2]: import gensim, logging
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\gensim\utils.py:1197:
UserWarning: detected Windows; aliasing chunkize to chunkize_serial
  warnings.warn("detected Windows; aliasing chunkize to
  chunkize_serial")
In [3]: logging.basicConfig(format='%(asctime)s : %(levelname)s : %
(message)s', level=logging.INFO)
In [4]: gmodel =
gensim.models.KeyedVectors.load_word2vec_format('GoogleNews-vectors-
negative300.bin', binary=True)
2019-03-28 17:31:59,535 : INFO : loading projection weights from
GoogleNews-vectors-negative300.bin
  
```

Figure 5.9: Lusia-Mencoba dataset

Penjelasan gambar 5.9 :

- Pada In [2] berfungsi untuk mengimport gensim untuk doc2vec dan tagging untuk opsi informasi
- Pada In [3] berfungsi untuk men-setting setiap aktifitas keluar logging nya yang berisi informasi waktu, level, dan pesan.
- Pada In [4] berfungsi untuk instalasi word2vec dari google model

- (b) Menjelaskan vektor

- Love

Pada gambar 5.10, gmodel['love'] berfungsi untuk testing model love dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

```

In [5]: gmodel['love']
Out[5]:
array([ 0.10302734, -0.15234375,  0.02587891,  0.16503906,
-0.16593906,
         0.066689453,  0.29296875, -0.26367188, -0.148625 ,
0.20117188,
         -0.02624512, -0.08203125, -0.02770996, -0.04394531,
-0.23535156,
         0.16992188,  0.12890625,  0.15722656,  0.00756836,
-0.06982422,
         -0.03857422,  0.07958984,  0.22949219, -0.14355469,
0.16796875,
         -0.03515625,  0.05517578,  0.10693359,  0.11181641,
-0.16308594,
         -0.11181641,  0.13964844,  0.01556396,  0.12792969,
0.15429688,

```

Figure 5.10: Lusia-Menjelaskan Vektor Love

```

In [6]: gmodel['faith']
Out[6]:
array([ 0.26367188, -0.04150391,  0.1953125 ,  0.13476562,
-0.14648438,
         0.11962891,  0.04345703,  0.10351562,  0.12207031,
0.13476562,
         0.06640625,  0.18945312, -0.16601562,  0.21679688,
-0.27148438,
         0.3203125 ,  0.10449219,  0.36132812, -0.1953125 ,
-0.18164062,
         0.15332031, -0.10839844,  0.10253906, -0.01367188,
0.23144531,
         -0.05957031, -0.22949219, -0.00604248,  0.26171875,
0.10302734,

```

Figure 5.11: Lusia-Menjelaskan Vektor Faith

- Faith

Pada gambar 5.11, gmodel['faith'] berfungsi untuk testing faith dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

- Fall

```

In [7]: gmodel['fall']
Out[7]:
array([-0.042472461,  0.10742188, -0.09277344,  0.16894531,
-0.1328125 ,
         -0.10693359,  0.04321289,  0.01904297,  0.14648438,
0.15039606,
         0.08691406,  0.04492188,  0.0145874 ,  0.08691406,
-0.19824219,
         -0.11035156,  0.01092529, -0.08300781, -0.0189209 ,
-0.1953125 ,
         -0.1015625 ,  0.13671875,  0.09228516, -0.12109375,
0.12695312,
         0.03417969,  0.2109375 ,  0.01977539,  0.125 ,

```

Figure 5.12: Lusia-Menjelaskan Vektor Fall

Pada gambar 5.12, gmodel['fall'] berfungsi untuk testing fall dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

- Sick

```

In [8]: gmodel['sick']
Out[8]:
array([ 1.82617188e-01,  1.49414062e-01, -4.05273438e-02,
1.64062500e-01,
         -2.59705625e-01,  3.22265625e-01,  1.73828125e-01,
-1.4746608e-01,
         1.01074219e-01,  5.46875000e-02,  1.66992188e-01,
-1.68945312e-01,
         2.24384199e-03,  9.66796875e-02, -1.66815625e-01,
-1.12304688e-01,
         1.66915625e-01,  1.79687500e-01,  5.92041016e-03,
2.45117188e-01,
         8.74023438e-02, -2.56347656e-02,  3.41796875e-01,
4.98046875e-02,

```

Figure 5.13: Lusia-Menjelaskan Vektor Sick

Pada gambar 5.13, gmodel['sick'] berfungsi untuk testing sick dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

```
In [9]: gmodel['clear']
Out[9]:
array([-2.44140625e-04, -1.02050781e-01, -1.49414062e-01,
-4.24804688e-02,
-1.67968750e-01, -1.46484375e-01, 1.76757812e-01,
1.46484375e-01,
2.26562500e-01, 9.76562500e-02, -2.67578125e-01,
-1.29882812e-01,
1.2404719e-01, 2.23632812e-01, -2.13867188e-01,
3.10058962e-02,
2.00195312e-01, -4.76874219e-02, -6.83593750e-02,
-1.21093750e-01,
```

Figure 5.14: Lusia-Menjelaskan Vektor Clear

- Clear

Pada gambar 5.14, gmodel['clear'] berfungsi untuk testing clear dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

- Shine

```
In [10]: gmodel['shine']
Out[10]:
array([-0.12402344, 0.25976562, -0.15917969, -0.27734375,
0.30273438,
0.09960938, 0.39257812, -0.22949219, -0.18359375,
0.3671875,
-0.10302734, 0.13671875, 0.25390625, 0.07128906,
0.02539062,
0.21777344, 0.24023438, 0.5234375, 0.12304688,
-0.19335938,
```

Figure 5.15: Lusia-Menjelaskan Vektor Shine

Pada gambar 5.15, gmodel['shine'] berfungsi untuk testing shine dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

- Bag

```
In [11]: gmodel['bag']
Out[11]:
array([-0.03515625, 0.15234375, -0.12402344, 0.13378906,
-0.11328125,
-0.0133667, -0.16113281, 0.14648438, -0.06835938, 0.140625,
-0.06005859, -0.3046875, 0.20996094, -0.04345703,
-0.2109375,
-0.05957031, -0.05053711, 0.10253906, 0.19042969,
-0.09423628,
0.18847656, -0.07958984, -0.11035156, -0.07910156,
```

Figure 5.16: Lusia-Menjelaskan Vektor Bag

Pada gambar 5.16, gmodel['bag'] berfungsi untuk testing bag dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

- Car

```
In [12]: gmodel['car']
Out[12]:
array([ 0.13085938, 0.00642285, 0.03344727, -0.05883789,
0.04003906,
-0.14257812, 0.04931641, -0.16894531, 0.20898438,
0.11962891,
0.18066406, -0.25, -0.10400391, -0.10742188,
-0.01879883,
0.05200195, -0.00216675, 0.06445312, 0.14453125,
-0.04541016,
0.16113281, -0.01611328, -0.03088379, 0.08447266,
```

Figure 5.17: Lusia-Menjelaskan Vektor Car

Pada gambar 5.17, gmodel['car'] berfungsi untuk testing car dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

```
In [13]: gmodel['wash']
Out[13]:
array([-0.46844922e-03,  1.41601562e-01, -5.46875000e-02,
       1.34765625e-01, -2.08081250e-01,  3.24218750e-01, -8.44726562e-02,
       -1.29880312e-01,  1.67910156e-01,  2.53906250e-01,  1.13525391e-02,
       -1.66992188e-01, -2.7954316e-02,  2.08007812e-01, -4.27246094e-02,
       1.05468750e-01, -7.42187500e-02,  3.04687500e-01,  2.11914062e-01,
```

Figure 5.18: Lusia-Menjelaskan Vektor Wash

- Wash

Pada gambar 5.18, gmodel['wash'] berfungsi untuk testing wash dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

- Motor

```
In [14]: gmodel['motor']
Out[14]:
array([ 5.73738469e-02,  1.50390625e-01, -4.61425781e-02,
       -1.32812500e-01, -2.59765625e-01, -1.77734375e-01,  3.68652344e-02,
       -4.37500000e-01,  2.34375000e-02,  2.57812500e-01,  1.74804688e-01,
       2.44140625e-02, -2.51953125e-01, -5.76171875e-02,  8.15429688e-02,
       1.86767578e-02,
```

Figure 5.19: Lusia-Menjelaskan Vektor Motor

Pada gambar 5.19, gmodel['motor'] berfungsi untuk testing motor dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

- Cycle

```
In [15]: gmodel['cycle']
Out[15]:
array([ 0.04541016,  0.21679688, -0.02709961,  0.12353516,
       -0.20703125,  -0.1328125,  0.26367188, -0.12890625, -0.125 ,
       0.15332031, -0.18261719, -0.15820312, -0.06176758,  0.21972656,
       -0.15820312,  0.02563477, -0.07568359, -0.0625 ,  0.04614258,
       -0.31054688,
```

Figure 5.20: Lusia-Menjelaskan Vektor Cycle

Pada gambar 5.20, gmodel['cycle'] berfungsi untuk testing cycle dari google model. Dan outputnya adalah berupa array.

(c) Perbandingan similitudi

Dari percobaan model google, selanjutnya dibandingkan similitudinya seperti gambar 5.21 berikut :

Penjelasan gambar 5.21 'Lusia-Perbandingan' :

- gmodel.similarity('sick','love') untuk mengecek similaritas sick dengan love dan hasilnya 0,266
- gmodel.similarity('sick','faith') untuk mengecek similaritas sick dengan faith dan hasilnya 0,123

```

In [16]: gmodel.similarity('sick','love')
Out[16]: 0.2665636147352395

In [17]: gmodel.similarity('sick','faith')
Out[17]: 0.12307321986354715

In [18]: gmodel.similarity('sick','fall')
Out[18]: 0.0896575428172724

In [19]: gmodel.similarity('sick','clear')
Out[19]: 0.1590854201720585

In [20]: gmodel.similarity('sick','shine')
Out[20]: 0.04658270568098772

In [21]: gmodel.similarity('sick','bag')
Out[21]: 0.1177503527595472

In [22]: gmodel.similarity('sick','car')
Out[22]: 0.11852219525661713

In [23]: gmodel.similarity('sick','wash')
Out[23]: 0.25871449587899464

In [24]: gmodel.similarity('sick','motor')
Out[24]: 0.08594041275038308

In [25]: gmodel.similarity('sick','cycle')
Out[25]: 0.014689879077015326

```

Figure 5.21: Lusia-Perbandingan

- gmodel.similarity('sick','fall') untuk mengecek similaritas sick dengan fall dan hasilnya 0,089
- gmodel.similarity('sick','clear') untuk mengecek similaritas sick dengan clear dan hasilnya 0,159
- gmodel.similarity('sick','shine') untuk mengecek similaritas sick dengan shine dan hasilnya 0,046
- gmodel.similarity('sick','bag') untuk mengecek similaritas sick dengan bag dan hasilnya 0,117
- gmodel.similarity('sick','car') untuk mengecek similaritas sick dengan car dan hasilnya 0,118
- gmodel.similarity('sick','wash') untuk mengecek similaritas sick dengan wash dan hasilnya 0,258
- gmodel.similarity('sick','motor') untuk mengecek similaritas sick dengan motor dan hasilnya 0,085
- gmodel.similarity('sick','cycle') untuk mengecek similaritas sick dengan cycle dan hasilnya 0,014

Dari hasil percobaan tersebut diperoleh nilai tertinggi 0,266. Maka yang dianggap dalam kategori kata yang sama atau mirip dengan kata sick adalah kata love.

2. Jelaskan dengan kata dan ilustrasi fungsi dari extract words dan PermuteSentences.

- extract words

```
In [64]: import re, string
...
...: def extract_words(line):
...:     out = (x.lower() for x in line.split())
...:     return (x for x in out if len(x) > 0)
...
...: # Test the function
...: list(extract_words("This isn't really a sentence"))
Out[64]: ['this', "isn't", 'really', 'a', 'sentence']
```

Figure 5.22: Lusia-extract words

Penjelasan gambar 5.22 :

– Penjelasan 5.22 :

Gambar 'Lusia-extract words' menjelaskan fungsi extract words. Fungsi extract words berfungsi untuk mengambil suatu argumen dengan tipe data string. Atau lebih jelasnya mengekstrak kata dari string, menghapus tanda baca, dan memisahkan kata-kata kedalam daftar.

– Ilustrasi 5.22 :

Gambar 'Lusia-extract words' mengilustrasikan sebuah kalimat 'This isn't really a sentence' yang akan dipisahkan perkata. Dimana library re (regex module) dan library string di import terlebih dahulu. Lalu variable out mendefinisikan X untuk mengembalikan string pada objek line yang telah di split (dibagi atau dipisahkan). Kemudian, X dikembalikan (return) berdasarkan jumlah kata. Dimana jumlah kata harus lebih dari 0. Sehingga didapat hasil output seperti pada gambar.

• Permute Sentences

```
In [75]: import random
...
...: class PermuteSentences(object):
...:     def __init__(self, unit_cost=0):
...:
...:         self.unit_cost = unit_cost
...:
...:     ...
...:     random.getstate()
```

Figure 5.23: Lusia-Permute Sentences

Penjelasan gambar 5.23 :

– Penjelasan 5.23 :

Permute sentences berfungsi untuk melakukan random teks atau pengocokan pada sebuah teks.

– Ilustrasi 5.23 :

Gambar 'Lusia-Permute Sentences' mengilustrasikan atribut unit cost yang akan dirandom pada sebuah class. Kemudian atribut diinisialisasi menggunakan method def init, yang dimana atribut bernilai samadengan

gan 0. Setelah itu atribut dipresentasikan oleh 'self'. Dan yang terakhir perintah random akan mengeksekusi, sehingga menghasilkan hasil seperti gambar 5.24 :

```
721690759,  
4083310136,  
3287611347,  
243048837,  
1918243295,  
4144150636,  
1834516913,  
949502382,  
624),  
None)
```

Figure 5.24: Lusia-Hasil Permute Sentences

3. Jelaskan fungsi dari librari gensim TaggedDocument dan Doc2Vec disertai praktek pemakaiannya. Tunjukkan keluarannya dari komputer sendiri dan artikan maksud setiap luaran yang didapatkan.

```
In [26]: from gensim.models.doc2vec import  
TaggedDocument  
...: from gensim.models import Doc2Vec
```

Figure 5.25: Lusia-TaggedDocument dan Doc2Vec

- (a) Penjelasan fungsi :

Doc2Vec telah disediakan oleh library gensim dan library tersebut memiliki sebuah class yang disebut TaggedDocument. Jadi fungsi TaggedDocument berfungsi untuk mempresentasikan kata pada dokumen dan Doc2Vec adalah model yang digunakan.

- (b) Praktek pemakaian :

Perhatikan gambar 5.25. Gambar tersebut merupakan output dari praktek pemakaian TaggedDocument dan Doc2Vec.

- Baris 1 = mengimport TaggedDocument dari library gensim
- Baris 2 = mengimport Doc2Vec dari library gensim

4. Jelaskan dengan kata dan praktek cara menambahkan data training dari file yang dimasukkan kedalam variabel.

Perhatikan gambar 5.26.

Berikut adalah praktek cara menambahkan data training dari file yang dimasukkan kedalam variabel beserta penjelasan katanya, berdasarkan gambar 5.26 :

```

In [33]: import os
...: unsup_sentences = []
...:
...: for dirname in ["/train/pos", "/train/neg", "/train/unsup", "/test/pos", "/test/neg"]:
...:     for fname in sorted(os.listdir("aclImdb" + dirname)):
...:         if fname[-4:] == '.txt':
...:             with open("aclImdb/" + dirname + "/" + fname, encoding='UTF-8') as f:
...:                 sent = f.read()
...:                 words = extract_words(sent)
...:                 unsup_sentences.append(TaggedDocument(words, [dirname + "/" + fname]))
...:
...: for dirname in ["txt_sentoken/pos", "txt_sentoken/neg"]:
...:     for fname in sorted(os.listdir(dirname)):
...:         if fname[-4:] == '.txt':
...:             with open(dirname + "/" + fname, encoding='UTF-8') as f:
...:                 for i, sent in enumerate(f):
...:                     words = extract_words(sent)
...:                     unsup_sentences.append(TaggedDocument(words, ["%s/%s-%d" % (dirname, fname, i)]))
...:
...: with open("stanfordSentimentTreebank/original_rt_snippets.txt", encoding='UTF-8') as f:
...:     for i, line in enumerate(f):
...:         words = extract_words(line)
...:         unsup_sentences.append(TaggedDocument(words, ["rt-%d" % i]))

```

Figure 5.26: Lusia-menambahkan data training

- (a) Import library os
 - (b) membuat variable unsup sentences
 - (c) Berikutnya memamnggil direktori yang akan digunakan.
 - (d) Lalu fname memberikan nama pada direktori yang telah dipanggil.
 - (e) Direktori yang telah dinamai kemudian memanggil data yang bertipe data .txt.
 - (f) Lalu data tersebut dibuka dan di urutkan sesuai dengan list dir dengan parameter dirnamanya.
 - (g) Setiap data training direalisasikan pada sebuah inputan variabel words dengan extract word.
 - (h) Yang selanjutnya dihubungkan dengan unsup sentences yang mengeksekusi class tagged document.
 - (i) Dan data selesai ditambahkan.
5. Jelaskan dengan kata dan praktek kenapa harus dilakukan pengocokan dan pembersihan data. Tunjukkan keluarannya dari komputer sendiri dan artikan maksud setiap luaran yang didapatkan.

Data harus dilakukan pengocokan supaya hasil keluaran acak tidak berurutan. Begitu juga dilakukan pembersihan data bertujuan untuk pengecekan serta pemulihan data. Perhatikan gambar 5.27.

Gambar 5.27 merupakan gambar praktik dari pengocokan dan pembersihan data. Pembersihan data dimulai dari import library re. Baris kedua penggunaan extract word dengan object sent. Baris ketiga variable sent menggunakan

```

In [41]: import re
...: def extract_words(sent):
...:     sent = sent.lower()
...:     sent = re.sub('<[^>]+>', ' ', sent) #hapus tag html
...:     sent = re.sub('(\w)\'(\w)', ' ', sent) #hapus petik satu
...:     sent = re.sub('\'\W', ' ', sent) #hapus tanda baca
...:     sent = re.sub('^\s+', ' ', sent) #hapus spasi yang berurutan
...:     return sent.split()
...:
...:
...: import random
...: class PermuteSentences(object):
...:     def __init__(self, sents):
...:         self.sents=sents
...:
...:     def __iter__(self):
...:         shuffled = list(self.sents)
...:         random.shuffle(shuffled)
...:         for sent in shuffled:
...:             yield sent

```

Figure 5.27: Lusia-Pengocokan dan Pembersihan Data

method lower untuk mengembalikan salinan string. Baris keempat untuk menghapus tag html, baris kelima untuk menghapus tanda baca petik satu, baris ke enam untuk menghapus tanda baca, baris ke tujuh untuk menghapus spasi yang berurutan, Dan yang terakhir untuk mengembalikan variable sent yang telah dibagi.

Dan untuk pengocokan dimulai dari import library random. Lalu membuat class permute sentences yang berisi object yang menfinisikan metode pengocokan.

6. Jelaskan dengan kata dan praktik kenapa model harus di save dan kenapa temporari training harus dihapus. Tunjukkan keluarannya dari komputer sendiri dan artikan maksud setiap luaran yang didapatkan.

- Penjelasan :

- Model harus di save karena berfungsi menyimpan data inferensi untuk mengikat vektor dokumen baru.
- Temporari training harus dihapus karena untuk mengosongkan sebagian memory yang telah digunakan saat melakukan training.

- Praktek :

- Save

```

In [51]: model.save('sudahiperihini.d2v')
2019-03-29 21:32:09,001 : INFO : saving Doc2Vec object under sudahiperihini.d2v, separately None
2019-03-29 21:32:12,778 : INFO : saved sudahiperihini.d2v

```

Figure 5.28: Lusia-Save

Penjelasan Gambar 5.28 :

model.save berfungsi untuk menyimpan model yang telah dibuat. Dan dua baris dibawahnya memberikan informasi mengenai penyimpanan model tersebut.

- Delete Temporary

```
In [50]: model.delete_temporary_training_data(keep_inference=True)
```

Figure 5.29: Lusia-Delete Temporary

Penjelasan gambar 5.29 :

model.delete temporary training data berfungsi untuk menghapus beberapa data.

7. jalankan dengan kata dan praktek maksud dari infer code. Tunjukkan keluarannya dari komputer sendiri dan artikan maksud setiap luaran yang didapatkan. Infer code berfungsi untuk menyimpulkan vektor yang berkaitan dengan vektor dokumen baru.

Perhatikan gambar 5.30

```
In [52]: model.infer_vector(extract_words("Aku sayang emak bapak"))
Out[52]:
array([ 0.02258755,  0.04762995, -0.00579314,  0.03751514,  0.04823327,
       0.07713442,  0.07269505, -0.17505808,  0.05247376, -0.04423291,
       0.04624939, -0.05419887,  0.19810857,  0.10814948,  0.09219473,
      -0.02153289,  0.12561473, -0.24373437,  0.06651334, -0.02546891,
      0.07725087,  0.05040888, -0.1479178,  0.02037754, -0.1078615,
      0.09396095, -0.10534833, -0.07729118, -0.05097554, -0.03977783,
      -0.05071803,  0.1458353, -0.04884738, -0.06973811, -0.11166104,
      0.02934828, -0.04872385, -0.04674706,  0.12112793,  0.11732782,
      -0.18216516,  0.00590295,  0.02064698, -0.04830755,  0.10375717,
      -0.00994448,  0.04728816, -0.054299,  0.0393485,  0.03294549,
      -0.08531133, -0.02412128], dtype=float32)
```

Figure 5.30: Lusia-Infer code

Gambar tersebut merupakan praktek dari infer code. Dimana infer vektor menyimpulkan vektor dari kata 'aku sayang emak bapak' yang sudah di ekstrak. Sehingga menghasilkan output berupa array dengan tipe data float32.

8. Jelaskan dengan praktek dan kata maksud dari cosine similarity. Tunjukkan keluarannya dari komputer sendiri dan artikan maksud setiap luaran yang didapatkan.

Cosine similarity digunakan untuk mengecek kemiripan dari 2 kalimat berbeda. Perhatikan gambar 5.31 untuk praktiknya.

```
In [82]: from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity
...: cosine_similarity(
...:     [model.infer_vector(extract_words("Aku sayang emak bapak"))],
...:     [model.infer_vector(extract_words("Aduh aku ngantuk, bagaimana ini"))])
Out[82]: array([[0.8350432]], dtype=float32)
```

Figure 5.31: Lusia-cosine similarity

Mula-mula import cosine similarity dari library sklearn. Lalu cek kemiripan menggunakan cosine similarity yang didalamnya sudah terdapat 2 kalimat yang akan dibandingkan. Praktek ini menggunakan kalimat 'Aku sayang emak bapak' dan kalimat 'Aduh aku ngantuk, bagaimana ini' yang menghasilkan output berupa array dengan tipe data float32.

9. Jelaskan dengan praktek score dari cross validation masing-masing metode. Tunjukkan keluarannya dari komputer sendiri dan artikan maksud setiap luaran yang didapatkan.

Score dari cross validation berfungsi untuk memprediksi model yang telah dibuat dan memperkirakan keakuratannya. Perhatikan gambar 5.32

```
In [62]: scores = cross_val_score(clf, sentvecs, sentiments, cv=5)
...: np.mean(scores), np.std(scores)
Out[62]: (0.757, 0.007845734863959857)
```

Figure 5.32: Lusia-score

Gambar 5.32 merupakan praktik dari score. Gambar tersebut menjelaskan variable score yang akan menghitung keakurasi menggunakan teknik cross validation. Baris kedua merupakan perintah untuk menghitung variable score. Sehingga menghasilkan output 0.757 (akurasi = 76 persen)

5.1.3 Penanganan Error

1. Skrinsut Error

```
In [1]: import gensim, logging
Traceback (most recent call last):
  File "<ipython-input-1-9f9b7323a65c>", line 1, in <module>
    import gensim, logging
ModuleNotFoundError: No module named 'gensim'
```

Figure 5.33: Lusia-Error

2. Kode error dan jenis error

- Kode error : ModuleNotFoundError: No module named 'gensim'
- Jenis error : Module Not Found Error

3. Solusi Pemecahan

Solusi dari permasalahan error pada skrinsut error adalah dengan mengintal modul gensim di anaconda dengan cara berikut :

```
(base) C:\Users\lsvapr>conda install gensim
```

Figure 5.34: Lusia-Solusi

5.2 Rahmi Roza-1164085

5.2.1 Teori

Praktek Tugas Harian

1. Mengapa Kata-Kata Harus di Vektorisasi

Kata harus di vektorisasi dikarenakan mesin hanya mampu membaca data dalam bentuk angka. Oleh karena itu diperlukan vektorisasi kata agar mesin mampu membaca data yang telah di vektorisasi.

- Gambar :

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi data sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

Word Vector Representations

Use a sliding window over a big corpus of text and count word co-occurrences in between.

	<i>I</i>	<i>like</i>	<i>enjoy</i>	<i>deep</i>	<i>learning</i>	<i>NLP</i>	<i>flying</i>	.
1. I enjoy flying.	<i>I</i>	0 2	1 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0
	<i>like</i>	2 0	0 1	0 0	0 0	1 0	0 0	0 0
	<i>enjoy</i>	1 0	0 0	0 0	0 0	0 1	0 0	0 0
2. I like NLP.	<i>deep</i>	0 1	0 0	0 0	1 0	0 0	0 0	0 0
	<i>learning</i>	0 0	0 1	0 0	0 0	0 0	0 0	1 0
3. I like deep learning.	<i>NLP</i>	0 1	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	1 0
	<i>flying</i>	0 0	1 0	0 0	0 0	0 0	0 0	1 0
	.	0 0	0 0	0 1	1 1	1 1	0 0	0 0

Figure 5.35: Vektorisasi Kata Roza

2. Mengapa Dimensi Dari Vektor Dataset Google Bisa Sampai 300

Masing-masing nilai dalam vektor 300 dimensi yang terkait dalam sebua kata "dioptimalkan" dalam beberapa hal untuk menangkap aspek yang berbeda dari

makna dan penggunaan kata itu. Dengan kata lain masing-masing dari 300 nilai sesuai dengan beberapa fitur abstrak kata. Menghapus kombinasi nilai-nilai ini secara acak akan menghasilkan vektor yang mungkin kurang informasi penting tentang kata tersebut dan mungkin tidak lagi berfungsi sebagai representasi yang baik dari kata itu. Atau singkat cerita mungkin ada lebih dari 3 miliar kata-kata dan kalimat atau data yang tidak mungkin disimpan dalam 1 dimensi vektor makan disimpan menjadi 300 dimensi vektor untuk mengurangi kegagalan memori.

- Gambar :

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi data sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

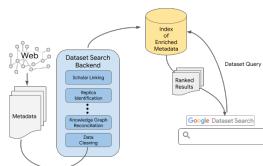


Figure 5.36: Google Dataset Rozza

3. Konsep Vektorisasi Kata

Konsep vektorisasi data merupakan kata-kata yang di inputkan pada mesin learning. Dan outputnya berupa kara-kata atau keyword dari pencarian yang tekah di lakukan sebelumnya. Contoh nya pada saat kita melakukan pencarian di channel youtube kita. Maka akan muncul hasil dari pencarian dari kata-kata yang telah kita cari.

- Gambar :

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi data sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

4. Konsep Vektorisasi Dokumen

Konsep vektorisasi dokumen yaitu mesin akan membaca terlebih dahulu semua kalimat yang ada di dalam dokumen da nanti kalimat yang ada di dalam diku-men tersebut akan di oecah menjadi kata-kata.

Word Vector Representations

Use a sliding window over a big corpus of text and count word co-occurrences in between.

	<i>I</i>	<i>like</i>	<i>enjoy</i>	<i>deep</i>	<i>learning</i>	<i>NLP</i>	<i>flying</i>	<i>.</i>
1. I enjoy flying.	0	2	1	0	0	1	0	0
	<i>like</i>	2	0	1	0	1	0	0
	<i>enjoy</i>	1	0	0	0	0	1	0
2. I like NLP.	<i>deep</i>	0	1	0	1	0	0	0
	<i>learning</i>	0	0	0	1	0	0	1
	<i>NLP</i>	0	1	0	0	0	0	1
3. I like deep learning.	<i>flying</i>	0	0	1	0	0	0	1
	<i>.</i>	0	0	0	1	1	1	0

Figure 5.37: Vektorisasi Kata Roza

- Gambar :

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi data sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

Documents	→	Vector-space representation
1. I like deep learning.		1 0 0 0 0 0 0 0 0
2. I like NLP.		0 1 0 0 0 0 0 0 0
3. I like deep learning.		0 0 1 0 0 0 0 0 0
4. I like NLP.		0 0 0 1 0 0 0 0 0
5. I like deep learning.		0 0 0 0 1 0 0 0 0
6. I like NLP.		0 0 0 0 0 1 0 0 0
7. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 1 0 0
8. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 1 0
9. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 1
10. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
11. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
12. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
13. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
14. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
15. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
16. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
17. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
18. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
19. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
20. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
21. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
22. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
23. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
24. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
25. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
26. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
27. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
28. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
29. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
30. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
31. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
32. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
33. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
34. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
35. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
36. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
37. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
38. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
39. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
40. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
41. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
42. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
43. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
44. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
45. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
46. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
47. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
48. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
49. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
50. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
51. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
52. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
53. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
54. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
55. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
56. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
57. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
58. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
59. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
60. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
61. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
62. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
63. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
64. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
65. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
66. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
67. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
68. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
69. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
70. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
71. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
72. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
73. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
74. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
75. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
76. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
77. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
78. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
79. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
80. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
81. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
82. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
83. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
84. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
85. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
86. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
87. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
88. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
89. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
90. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
91. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
92. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
93. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
94. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
95. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
96. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
97. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
98. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
99. I like deep learning.		0 0 0 0 0 0 0 0 0
100. I like NLP.		0 0 0 0 0 0 0 0 0

Figure 5.38: Vektorisasi Dokumen Roza

5. Mean dan Standar Deviasi

Mean adalah teknik penjelasan kelompok yang didasarkan atas nilai rata-rata dari kelompok tersebut. Rata-Rata (mean) ini didapat dengan menjumlahkan data seluruh individu dalam kelompok itu, kemudian dibagi dengan jumlah individu yang ada pada kelompok tersebut. Standar deviasi adalah nilai statistik yang digunakan untuk menentukan bagaimana sebaran data dalam sampel, dan seberapa dekat titik data individu ke mean – atau rata-rata – nilai sampel. Sebuah standar deviasi dari kumpulan data sama dengan nol menunjukkan bahwa semua nilai-nilai dalam himpunan tersebut adalah sama. Sebuah nilai deviasi yang lebih besar akan memberikan makna bahwa titik data individu jauh dari nilai rata-rata.

- Gambar :

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi data sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

$$\begin{aligned}
 \text{Mean} &= \frac{\text{Sum of all data values}}{\text{Number of data values}} \\
 &= \frac{15+13+18+16+14+17+12}{7} \\
 &= \frac{105}{7} \\
 &= 15
 \end{aligned}$$

Figure 5.39: Mean Roza



Figure 5.40: Standar Deviasi Roza

6. Skip Gram

Skip-Gram mencoba memprediksi vektor kata-kata yang ada di konteks diberikan vektor kata tertentu. Skip-gram membuat sepasang kata target dan konteks sebagai sebuah instance sehingga skip-gram cenderung lebih baik ketika ukuran corpus sangat besar.

- Gambar :

Penjelasan : Berdasarkan pengertian diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari klasifikasi data sendiri dapat diliat pada gambar berikut ??.

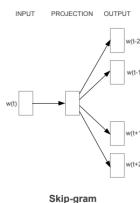


Figure 5.41: Skip-Gram Roza

- Plagiarisme Roza



Figure 5.42: Plagiarisme Roza

5.2.2 Praktek

1. Contoh Dataset Google dan Menjelaskan Vektor Dari Kata-Kata Yang Telah Ditentukan

- Love

```
Out[8]:
array([ 0.10302734, -0.15234375,  0.02587891,  0.16503906, -0.16503906,
       0.06689453,  0.29296875, -0.26367188, -0.140625,  0.20117188,
       -0.02624512, -0.08203125, -0.02770996, -0.04394531, -0.23535156,
       0.16992188,  0.12890625,  0.15722656,  0.00756836, -0.06982422,
       -0.03857422,  0.07958984,  0.22949219, -0.14355469,  0.16796875,
       -0.03515625,  0.05517578,  0.10693359,  0.11181641, -0.16308594,
       -0.11181641,  0.13964844,  0.01556396,  0.12792969,  0.15429688,
       0.07714844,  0.26171875,  0.08642578, -0.02514648,  0.33398438,
       0.18652344, -0.20996094,  0.07080078,  0.02600098, -0.10644531,
       -0.10253906,  0.12304688,  0.04711914,  0.02209473,  0.05834961,
       -0.10986328,  0.14941406, -0.10693359,  0.01556396,  0.08984375,
       0.11230469, -0.04370117, -0.11376953, -0.0037384, -0.01818848,
       0.24316406,  0.08447266, -0.07080078,  0.18066406,  0.03515625,
       -0.09667969, -0.21972656, -0.00328064, -0.03198242,  0.18457031,
       0.28515625, -0.0859375, -0.11181641,  0.0213623, -0.30664062,
       -0.09228516, -0.18945312,  0.01513672,  0.18554688,  0.34375,
       -0.31054688,  0.22558594,  0.08740234, -0.2265625, -0.29492188,
       0.08251953, -0.38476562,  0.25390625,  0.26953125,  0.06298828,
       -0.00958252,  0.23632812, -0.17871094, -0.12451172, -0.17285156,
       -0.11767578,  0.19726562, -0.03466797, -0.10400391, -0.1640625,
       -0.19726562,  0.19824219,  0.09521484,  0.00561523,  0.12597656,
       0.00073624, -0.0402832, -0.03063965,  0.01623555, -0.1640625,
       -0.22167969,  0.171875,  0.12811719, -0.01965332,  0.4453125,
       0.06494141,  0.05932617, -0.1640625, -0.01367188,  0.18945312,
```

Figure 5.43: Love Roza

Penjelasan Hasil: Dapat dilihat pada hasil gambar, bahwa nilai vektor pada baris pertamanya adalah 0.10302734

- Faith

```
In [10]: gmodel['faith']
Out[10]:
array([ 0.26367188, -0.04150391,  0.1953125,  0.13476562, -0.14648438,
       0.11962891,  0.04345703,  0.10351562,  0.12207031,  0.13476562,
       0.06640625,  0.18945312, -0.16601562,  0.21679688, -0.27148438,
       0.3203125,  0.10449219,  0.36132812, -0.1953125, -0.18164062,
       0.15332031, -0.10839844,  0.10253906, -0.01367188,  0.23144531,
       -0.05957031, -0.22949219, -0.00604248,  0.26171875,  0.10302734,
       -0.1328125,  0.21484375,  0.01135254,  0.02111816,  0.18554688,
       0.04125977,  0.12011719,  0.17480469, -0.22167969, -0.13476562,
       0.3125,  0.06640625, -0.17675781, -0.01708984, -0.1640625,
       -0.02819824,  0.01257324, -0.09521484, -0.18866406, -0.140625,
       -0.02258301,  0.16308594, -0.13183594, -0.08007812,  0.13085938,
       0.27539062, -0.20605469,  0.10351562, -0.20214844, -0.1875,
       0.16992188,  0.13574219,  0.13769531,  0.16308594, -0.03881836,
       -0.11132812, -0.05688477,  0.12255859,  0.09814453, -0.04956055,
       -0.02331543, -0.04248847, -0.08203125,  0.16015625,  0.04150391,
       -0.16601562,  0.13671875,  0.09619141,  0.32617188,  0.08251953,
       -0.20800781,  0.04199219,  0.05834961, -0.27734375,  0.09130859,
       -0.17382812, -0.22460938,  0.03466797,  0.19824219, -0.08837891,
       0.18359375,  0.07324219,  0.1171875, -0.33984375,  0.16796875,
       -0.13574219, -0.30078125, -0.00469971,  0.06005859, -0.29296875,
       0.15234375,  0.02966309,  0.33203125,  0.28320312,  0.09375,
       -0.20605469, -0.09082031,  0.0534668,  0.05834961, -0.03222656,
       -0.29296875,  0.25585938,  0.00430298,  0.140625,  0.05810547,
       0.21582031,  0.0291748,  0.02929688,  0.20019531,  0.34960938,
       0.10449219, -0.01940918,  0.04077148,  0.32226562, -0.1953125,
```

Figure 5.44: Faith Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar faith dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah 0.26367188. Jika dibandingkan dengan gambar love dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut dapat dimasukkan pada kategori yang sama.

- Fall

```
In [11]: gmodel['fall']
Out[11]:
array([-0.04272461,  0.10742188, -0.09277344,  0.16894531, -0.1328125 ,
       -0.10693359,  0.04321289,  0.01904297,  0.14648438,  0.15039062,
       -0.08691406,  0.04492188,  0.0145874 ,  0.08691406, -0.19824219,
       -0.11035156,  0.01092529, -0.08300781, -0.0189209 , -0.1953125 ,
       -0.1015625 ,  0.13671875,  0.09228516, -0.12109375,  0.12695312,
       0.03417969,  0.2109375 ,  0.01977539,  0.125 ,  0.01544189,
       -0.26953125, -0.0098877 , -0.07763672, -0.15527344, -0.03393555,
       0.04199219, -0.29882812, -0.18554688,  0.08496694, -0.02087402,
       0.13574219, -0.22558594,  0.33789062, -0.03564453, -0.10839844,
       -0.19335938,  0.0546875 , -0.04956055,  0.3671875 , -0.03295898,
       0.10205078, -0.15136719, -0.00445557,  0.04003906,  0.27539062,
       -0.06933594,  0.05834961,  0.01422119, -0.01397705, -0.05395508,
       -0.0255127 ,  0.06298828,  0.07080078, -0.07617188,  0.06542969,
       -0.01672363, -0.04711914,  0.19628906, -0.08984375,  0.078125 ,
       0.2109375 ,  0.0612793 ,  0.08789062,  0.19628906,  0.11376953,
       0.06542969,  0.03125 ,  0.12988281,  0.02270508,  0.14550781,
       -0.06225586, -0.37695312, -0.05737305, -0.06396484,  0.08984375,
       0.00448608, -0.14160156, -0.04541016, -0.0703125 ,  0.06005859,
       0.26757812,  0.02001953, -0.12695312, -0.04882812,  0.18945312,
       -0.03466797,  0.04638672,  0.1484375 ,  0.01708984, -0.08789062,
       -0.14941406, -0.02331543, -0.03955078, -0.10400391, -0.14160156,
       -0.18261719, -0.03076172,  0.04589844, -0.2890625 , -0.03540039,
       0.12890625, -0.10595703,  0.17578125,  0.06689453,  0.34960938,
       0.04296875,  0.09863281, -0.08056641, -0.06298828,  0.12255859,
       0.0234375 , -0.06494141,  0.09667969, -0.04589844,  0.04956055,
       0.08007812, -0.00482178, -0.1640625 , -0.03271484,  0.0703125 ,
```

Figure 5.45: Fall Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar fall dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah -0.04. Jika dibandingkan dengan gambar faith dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama.

- Sick

```
In [12]: gmodel['sick']
Out[12]:
array([ 1.82617188e-01,  1.49414062e-01, -4.05273438e-02,  1.64062500e-01,
       -2.59765625e-01,  3.22265625e-01,  1.73828125e-01, -1.47460938e-01,
       1.01074219e-01,  5.46875000e-02,  1.66992188e-01, -1.68945312e-01,
       2.24304199e-03,  9.66796875e-02, -1.66015625e-01, -1.12304688e-01,
       1.66015625e-01,  1.79687500e-01,  5.92041016e-03,  2.45117188e-01,
       8.74023438e-02, -2.56347656e-02,  3.41796875e-01,  4.98046875e-02,
       1.78710938e-01, -9.91821289e-04,  8.88671875e-02, -1.95312500e-01,
       1.81640625e-01, -2.65625000e-01, -1.45507812e-01,  1.00585938e-01,
       9.42382812e-02, -3.12500000e-02,  1.98974609e-02, -6.39648438e-02,
       1.18652344e-01,  1.23046875e-01, -6.03027344e-02,  4.68750000e-01,
       9.13085938e-02, -3.12500000e-01,  1.84570312e-01, -1.51367188e-01,
       5.78613281e-02, -1.04980469e-01, -1.68945312e-01, -8.00781250e-02,
       -2.01171875e-01,  1.06281172e-02, -1.29882812e-01, -1.25976562e-01,
       -5.56640625e-02,  3.14453125e-01,  5.61523438e-02, -1.20117188e-01,
       7.12890625e-02,  4.37011719e-02,  2.05078125e-01,  5.71289062e-02,
       8.44726562e-02,  2.15820312e-01, -1.26953125e-01,  8.78906250e-02,
       2.48046875e-01, -6.54296875e-02, -0.202636719e-02,  1.52343750e-01,
       -3.57421875e-01,  3.02124023e-03, -2.0007812e-01, -5.05371094e-02,
       2.81982422e-02,  1.73828125e-01, -2.08007812e-01, -5.93261719e-02,
       -6.49414062e-02,  3.63769531e-02,  1.91406250e-01,  2.77343750e-01,
       3.54008590e-02,  1.56250000e-01, -2.03857422e-02,  2.26562500e-01,
       -4.66308594e-02, -5.17578125e-02, -1.63085938e-01,  4.17480469e-02,
       2.01171875e-01, -2.01171875e-01, -1.50756836e-02,  2.61718750e-01,
       -1.10839844e-01, -4.21875000e-01,  2.22167969e-02,  1.46484375e-01,
       4.19921875e-01, -6.88476562e-02,  9.42382812e-02, -1.96289062e-01,
       -9.42382812e-02, -3.12500000e-02,  6.34765625e-02,  2.47802734e-02,
```

Figure 5.46: Sick Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar sick dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah 1.82. Jika dibandingkan dengan gambar fall dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama.

- Clear

```
In [13]: gmodel['clear']
Out[13]:
array([-2.44140625e-04, -1.02050781e-01, -1.49414062e-01, -4.24804688e-02,
-1.67968750e-01, -1.46484375e-01, 1.76757812e-01, 1.46484375e-01,
2.26562500e-01, 9.76562500e-02, -2.67578125e-01, -1.29882812e-01,
1.24511719e-01, 2.23632812e-01, -2.13867188e-01, 3.10058594e-02,
2.00195312e-01, -4.76074219e-02, -6.83593750e-02, -1.21093750e-01,
3.22265625e-02, 3.14453125e-01, -1.11816406e-01, 8.00781250e-02,
-2.75878906e-02, -6.04248047e-03, -7.37304688e-02, -1.72851562e-01,
9.66796875e-02, -4.91333008e-03, -1.78710938e-01, -1.40380859e-03,
7.91015625e-02, 1.07910156e-01, -1.10351562e-01, -8.34960938e-02,
1.98974609e-02, -3.14331055e-03, 1.30615234e-02, 3.34472656e-02,
2.55859375e-01, -7.12890625e-02, 2.83203125e-01, -2.75390625e-01,
-8.49609375e-02, -3.73535156e-02, -9.17968750e-02, -1.30859375e-01,
3.49121094e-02, 7.32421875e-02, 2.17773438e-01, 5.00488281e-02,
7.47070312e-02, -1.25000000e-01, -5.73730469e-02, -2.74658203e-02,
-1.37329102e-02, -2.13867188e-01, -1.12792969e-01, -4.98046875e-02,
-1.92382812e-01, 1.32812500e-01, -5.00488281e-02, -1.66015625e-01,
-1.57470703e-02, -1.37695312e-01, 3.88183594e-02, 1.57226562e-01,
-1.52343750e-01, -1.64794922e-02, -2.27539062e-01, 3.34472656e-02,
1.55273438e-01, 1.65039062e-01, -1.66992188e-01, 3.14941406e-02,
2.85156250e-01, 2.69531250e-01, 3.32031250e-02, 2.41210938e-01,
1.39160156e-02, 5.12695312e-02, 9.76562500e-02, 3.14941406e-02,
2.51464844e-02, -2.85156250e-01, -1.24023438e-01, -6.88476562e-02,
-5.29785156e-02, 2.06654688e-01, -2.07031250e-01, -1.60156250e-01,
-2.61230469e-02, -3.01513672e-02, 8.66699219e-03, -1.30859375e-01,
3.88183594e-02, 8.60595703e-03, 5.31005859e-03, -6.05468750e-02,
1.03759766e-02, 1.33789062e-01, -1.89971924e-03, -4.27246094e-02,
```

Figure 5.47: Clear Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar clear dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah -2.44. Jika dibandingkan dengan gambar sick dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama.

- Shine

```
In [14]: gmodel['shine']
Out[14]:
array([-0.12402344, 0.25976562, -0.15917969, -0.27734375, 0.30273438,
0.09960938, 0.39257812, -0.22949219, -0.18359375, 0.3671875 ,
-0.10302734, 0.13671875, 0.25390625, 0.07128906, 0.02539062,
0.21777344, 0.24023438, 0.5234375 , 0.12304688, -0.19335938,
-0.05883789, 0.0612793 , -0.01940918, 0.07617188, 0.05102539,
0.20019531, 0.38085938, 0.01625006, -0.05029297, 0.14648438,
-0.34765625, 0.02563477, -0.23925781, -0.04516602, -0.00479126,
-0.24121094, -0.18945312, -0.15234375, -0.05493164, 0.01434326,
0.390625 , -0.2109375 , 0.1484375 , -0.13183594, 0.24511719,
-0.24023438, -0.36132812, -0.12792969, 0.10595703, 0.09912109,
-0.0246582 , 0.32226562, 0.11376953, 0.18164062, 0.04931641,
-0.10253906, -0.00283813, -0.29882812, -0.171875 , -0.18945312,
-0.01367188, -0.20898438, -0.07861328, -0.0859375 , 0.05395508,
-0.14257812, -0.140625 , 0.03027344, -0.14453125, 0.359375 ,
0.16113281, 0.22265625, 0.265625 , -0.06347656, -0.02807617,
0.04760742, 0.08837891, -0.04272461, 0.05908203, 0.07128906,
0.01519775, -0.11621094, 0.07128906, 0.01403809, -0.10644531,
0.08886719, 0.11523438, 0.09667969, -0.11083984, 0.16015625,
0.3359375 , -0.1875 , 0.14550781, 0.00463867, 0.07617188,
-0.09521484, 0.08447266, 0.20117188, 0.11230469, -0.33984375,
-0.25390625, 0.05200195, 0.27539062, -0.08398438, -0.31054688,
-0.22949219, 0.14941406, -0.1953125 , 0.08496094, -0.00753784,
0.078125 , 0.05906203, 0.02355957, 0.06347656, 0.32617188,
-0.08740234, 0.10058594, -0.11474609, -0.18164062, 0.13378906,
0.11230469, -0.00080109, 0.08691406, 0.03808594, 0.0300293 ,
-0.03417969, -0.00830078, 0.14160156, -0.09619141, -0.11328125,
```

Figure 5.48: Shine Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar shine dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah -0.12. Jika dibandingkan dengan gambar

clear dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama.

- Bag

```
In [15]: gmodel['bag']
Out[15]:
array([-0.03515625,  0.15234375, -0.12402344,  0.13378906, -0.11328125,
       -0.0133667,  -0.16113281,  0.14648438, -0.06835938,  0.140625 ,
       -0.06005859,  -0.3046875,  0.20996094, -0.04345703, -0.2109375 ,
       -0.05957031, -0.05053711,  0.10253906,  0.19042969, -0.09423828,
       0.18847656,  -0.07958984, -0.11035156, -0.07910156,  0.06347656,
       -0.15527344,  -0.18945312,  0.11132812,  0.27539062, -0.06787109,
       0.01806641,  0.06689453,  0.2578125,  0.0324707,  -0.24609375,
       -0.05541992,  0.01013184,  0.24121094, -0.21875,  , 0.07568359,
       -0.09814453,  -0.16113281,  0.16503906, -0.09521484, -0.16601562,
       -0.41796875,  0.0300293,  0.19433594,  0.2890625,  0.12695312,
       -0.19824219,  -0.05517578,  0.04296875, -0.10107422,  0.07324219,
       -0.13378906,  0.265625,  -0.00466919,  0.19628906, -0.10839844,
       0.14941406,  0.1484375,  0.09619141,  0.21777344, -0.08544922,
       -0.02819824,  0.02539062, -0.03759766,  0.23242188,  0.19628906,
       0.27539062,  0.09130859,  0.23730469,  0.09033203, -0.28515625,
       0.05932617,  0.06591797, -0.01794434, -0.00055313, -0.1796875 ,
       0.05615234,  -0.12207031,  -0.09863281, -0.05786133, -0.09375 ,
       -0.30273438,  -0.06396484, -0.00744629, -0.17871094,  0.08544922,
       -0.28410156,  0.33789062,  0.00228882, -0.39453125, -0.14453125,
       -0.328125,  , -0.12695312, -0.08544922,  0.15234375,  0.03662109,
       -0.1484375,  , 0.05566406,  0.02844238,  0.07519531, -0.21484375,
       -0.15722656,  0.3359375,  -0.04736328, -0.00405884, -0.19726562,
       0.27929688,  0.05566406,  -0.10058594, -0.00811768, -0.20703125,
       0.03295898,  -0.14550781,  -0.15917969,  0.16503906,  0.234375 ,
       0.03588867,  0.04296875, -0.25,  , 0.1171875, -0.07714844,
```

Figure 5.49: Bag Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar bag dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah -0.035. Jika dibandingkan dengan gambar shine dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut dapat dimasukkan pada kategori yang sama.

- Car

```
In [16]: gmodel['car']
Out[16]:
array([ 0.13085938,  0.00842285,  0.03344727, -0.05883789,  0.04003906,
       -0.14257812,  0.04931641, -0.16894531,  0.20898438,  0.11962891,
       0.18066406, -0.25,  , -0.10400391, -0.10742188, -0.01879883,
       0.05200195, -0.00216675,  0.06445312,  0.14453125, -0.04541016,
       0.16113281,  -0.01611328, -0.03088379,  0.08447266,  0.16210938,
       0.04467773,  -0.15527344,  0.25390625,  0.33984375,  0.00756836,
       -0.25585938,  -0.01733398, -0.03295898,  0.16308594, -0.12597656,
       -0.09912109,  0.16503906,  0.06884766, -0.18945312,  0.02832031,
       -0.05344668,  -0.03063965,  0.11083984,  0.24121094, -0.234375 ,
       0.12353516,  -0.00294495,  0.1484375,  0.33203125,  0.05249023,
       -0.20019531,  0.37695312,  0.12255859,  0.11425781, -0.17675781,
       0.10009766,  0.0030365,  0.26757812,  0.20117188,  0.03710938,
       0.11083984,  -0.09814453, -0.3125,  , 0.03515625,  0.02832031,
       0.26171875,  -0.08642578, -0.02258301, -0.05834961, -0.00787354,
       0.11767578,  -0.04296875, -0.17285156,  0.04394531, -0.23046875,
       0.1640625,  -0.11474609, -0.06030273,  0.01196289, -0.24707031,
       0.32617188,  -0.04492188, -0.11425781,  0.22851562, -0.01647949,
       -0.15039062,  -0.13183594,  0.12597656, -0.17480469,  0.02209473,
       -0.1015625,  0.00817871,  0.10791016, -0.24609375, -0.109375 ,
       -0.09375,  , -0.01623535, -0.20214844,  0.23144531, -0.05444336,
       -0.05541992,  -0.20898438,  0.26757812,  0.27929688,  0.17089844,
       -0.17578125,  -0.02770996, -0.20410156,  0.02392578,  0.03125 ,
       -0.25390625, -0.125,  , -0.05493164, -0.17382812,  0.28515625,
       -0.23242188,  0.0234375,  -0.20117188, -0.13476562,  0.26367188,
       0.00769043,  0.20507812, -0.01708984, -0.12988281,  0.04711914,
```

Figure 5.50: Car Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar car dapat dilihat bahwa nilai pada

vektor baris pertamanya adalah -0.13. Jika dibandingkan dengan gambar bag dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut dapat dimasukkan pada kategori yang sama

- Wash

```
In [17]: gmodel['wash']
Out[17]:
array([ 9.46044922e-03,  1.41601562e-01, -5.46875000e-02,  1.34765625e-01,
       -2.38281250e-01,  3.24218750e-01, -8.44726562e-02, -1.29882812e-01,
       1.07910156e-01,  2.53906250e-01,  1.13525391e-02, -1.66992188e-01,
       -2.79541016e-02,  2.08007812e-01, -4.27246094e-02,  1.05468750e-01,
       -7.42187500e-02,  3.04687500e-01,  2.11914062e-01, -8.88671875e-02,
       2.67578125e-01,  2.12890625e-01,  1.74560547e-02,  2.02941895e-03,
       6.29882812e-02,  1.62109375e-01,  1.93359375e-01,  2.17285156e-02,
       -2.67028809e-03, -9.13085938e-02, -2.38281250e-01,  2.23632812e-01,
       -8.00781250e-02, -3.80859375e-02, -1.0097656e-01, -1.39648438e-01,
       1.74884688e-01,  6.78718938e-02,  1.11328125e-01,  1.65039962e-01,
       -1.05468750e-01,  2.30712891e-02,  2.00195312e-01, -6.03027344e-02,
       -3.43750000e-01, -1.02050781e-01, -3.80859375e-01, -5.05371094e-02,
       5.07812500e-02,  1.45507812e-01,  2.81250000e-01,  7.03125000e-02,
       2.84423828e-02, -2.29492188e-01, -5.81054688e-02,  4.51660156e-02,
       -3.56445312e-02,  1.77734375e-01,  1.22070312e-01,  3.71093750e-02,
       -1.10839844e-01,  6.83593750e-02, -2.52685547e-02, -1.27929688e-01,
       4.21875000e-01,  5.32226562e-02, -3.92578125e-01,  1.74804688e-01,
       1.77001953e-02, -2.05078125e-02,  2.21679688e-01,  3.18359375e-01,
       1.08398438e-01, -4.30297812e-03, -2.45117188e-01, -2.08984375e-01,
       3.58886719e-02,  8.30078125e-02,  1.68945312e-01,  2.79541016e-02,
       1.04980469e-01, -3.47656250e-01, -5.20019531e-02,  2.24609375e-01,
       1.69677734e-02,  1.69921875e-01, -1.46484375e-01,  2.65625000e-01,
       2.17285156e-02,  1.12304688e-02, -1.14257812e-01,  7.22656250e-02,
       4.32128906e-02,  1.116943336e-02,  5.07354736e-04, -7.91015625e-02,
       -5.98144531e-02, -5.44433594e-02,  3.73046875e-01,  5.62500000e-01,
       -2.26562500e-01, -5.39550781e-02,  1.13769531e-01, -5.83496094e-02,
```

Figure 5.51: Wash Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar wash dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah 9.460. Jika dibandingkan dengan gambar car dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama

- Motor

```
In [18]: gmodel['motor']
Out[18]:
array([ 5.737304469e-02,  1.50390625e-01, -4.61425781e-02, -1.32812500e-01,
       -2.59765625e-01, -1.77734375e-01,  3.68652344e-02, -4.37500000e-01,
       2.34375000e-02,  2.57812500e-01,  1.74804688e-01,  2.44140625e-02,
       -2.51953125e-01, -5.76171875e-02,  8.15429688e-02,  1.86765758e-02,
       -3.83300781e-02,  1.58203125e-01, -5.85937500e-02,  1.12304688e-01,
       1.56250000e-01, -4.24804688e-02, -1.32812500e-01,  2.11914062e-01,
       1.23046875e-01,  1.69921875e-01, -1.55273438e-01,  4.59864375e-01,
       3.02734375e-01,  1.53320312e-01, -1.69921875e-01, -1.01074219e-01,
       -3.26538086e-03,  2.28515625e-01,  8.98437500e-02, -7.12890625e-02,
       1.54296875e-01, -8.88671875e-02, -2.36328125e-01,  5.61523438e-03,
       -4.4677344e-02, -3.06640625e-01,  7.142187500e-02,  5.58593750e-01,
       -1.30859375e-01,  1.00585938e-01, -3.34472656e-02,  2.10937500e-01,
       3.10058594e-02, -6.50024414e-03,  6.34765625e-02,  4.02832031e-02,
       -2.78320312e-01,  1.07421875e-02,  1.78320312e-01,  2.80761719e-02,
       -1.50390625e-01, -1.37695312e-01,  9.96093750e-02,  1.28906250e-01,
       -3.34472656e-02, -1.08032227e-02, -2.14843750e-01, -9.52148438e-02,
       -6.39648438e-02,  7.51953125e-02, -3.06640625e-01,  2.17773438e-01,
       -2.21679688e-01,  2.33398438e-01,  5.05371094e-02, -3.37890625e-01,
       1.53320312e-01, -7.12890625e-02, -3.68652344e-02,  7.66601562e-02,
       -8.00781250e-02, -1.14257812e-01, -9.71679688e-02, -2.61718750e-01,
       3.84765625e-01, -1.87500000e-01, -1.10351562e-01,  1.00585938e-01,
       1.08398438e-01,  9.57031250e-02, -8.20312500e-02,  1.54296875e-01,
       -2.40234375e-01,  8.34960938e-02,  4.19921875e-02, -1.91650391e-02,
       9.71679688e-02,  2.52685547e-02, -5.46875000e-02, -5.88378906e-02,
       8.20312500e-02, -3.32031250e-01,  3.27148438e-02,  5.71289062e-02,
```

Figure 5.52: Motor Roza

Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar motor dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah 5.737. Jika dibandingkan dengan gambar wash dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama.

- Cycle

```
In [19]: gmodel['cycle']
Out[19]:
array([ 0.04541016,  0.21679688, -0.02709961,  0.12353516, -0.20703125,
       -0.1328125,  0.26367188, -0.12890625, -0.125,      0.15332031,
       -0.18261719, -0.15820312, -0.06176758,  0.21972656, -0.15820312,
       0.02563477, -0.07568359, -0.0625,      0.04614258, -0.31054688,
       -0.13378906, -0.11669922, -0.3359375,  0.078125,      0.08447266,
       0.07226562, -0.06445312,  0.05517578,  0.14941406,  0.13671875,
       0.10302734,  0.02172852, -0.10693359,  0.02490234, -0.10644531,
       -0.05541992, -0.29492188, -0.40039062,  0.06347656, -0.08447266,
       0.17871094,  0.01165771, -0.01696777,  0.13671875, -0.1640625,
       0.11425781,  0.20800781, -0.06079102, -0.07275391,  0.15039062,
       0.18066406, -0.28515625, -0.04052734,  0.01806641,  0.00331116,
       0.00872803,  0.03564453, -0.29882812,  0.09960938, -0.1484375,
       -0.06787109,  0.05957031, -0.05517578, -0.19628906,  0.2265625,
       0.03173828, -0.07080078,  0.1484375, -0.20214844, -0.03393555,
       0.09863281, -0.02038574, -0.08789062, -0.07226562, -0.09423828,
       -0.17089844,  0.1484375,  0.10546875,  0.06445312,  0.01031494,
       -0.02636719, -0.03686523, -0.125,      -0.06787109,  0.14257812,
       0.37109375, -0.15722656,  0.09326172,  0.34960938, -0.00091553,
       -0.03613281,  0.16894531, -0.02856445,  0.10791016, -0.32421875,
       -0.14355469,  0.03173828, -0.07421875,  0.34179688,  0.140625,
       0.0043335, -0.12890625, -0.34960938, -0.02929688, -0.19628906,
       -0.2578125, -0.3671875,  0.01483154,  0.20703125,  0.09667969,
       -0.10351562, -0.31054688,  0.02844238,  0.10400391,  0.17773438,
       0.06689453, -0.1796875,  0.02783203,  0.15625,      0.02026367,
       0.0324707, -0.13476562,  0.15527344,  0.11132812, -0.01055908,
       0.07958984,  0.01989746,  0.25585938,  0.13378906,  0.02539062,
```

Figure 5.53: Cycle Roza

Penjelasan: Pada hasil gambar cycle dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya adalah 0.045. Jika dibandingkan dengan gambar motor dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama.

- Perbandingan Similirati

```
In [30]: gmodel.similarity('car','faith')
Out[30]: 0.08886280140425973

In [31]: gmodel.similarity('car','fall')
Out[31]: 0.11321347547615473

In [32]: gmodel.similarity('car','sick')
Out[32]: 0.11852219525661713

In [33]: gmodel.similarity('car','clear')
Out[33]: 0.028753966364984635

In [34]: gmodel.similarity('car','shine')
Out[34]: 0.015017907091992005
```

Figure 5.54: Perbandingan Similariti Roza

Penjelasan Hasil: Pada gambar tersebut dapat dilihat bahwa perbandingan antara car dan faith tidak dapat dimasukkan pada kaegori yang sama karena memounyai nilai yang kecil. Begitu juga dengan car,clear dan car

shine. Sedangkan pada car, fall dan car, sick bisa dikatakan mempunyai kategori yang sama.

2. Fungsi Dari Extract word Dan PermuteSentences

- Extract Word

Penjelasan: Extract word bergungsi untuk mengambil suatu argumen dengan type data string.

```
In [67]: import re, string
...
...: def extract_words(line):
...:     out = (x.lower() for x in line.split())
...:     out = (re.sub('[%s]' % re.escape(string.punctuation), '',
...: x) for x in out)
...:
...:     return (x for x in out if len(x) > 0)
...:
...:
...: # Test the function
...: list(extract_words("Mohon maaf mata saya sudah mengantuk"))
Out[67]: ['mohon', 'maaf', 'mata', 'saya', 'sudah', 'mengantuk']
```

Figure 5.55: Extract Word Roza

Penjelasan Hasil: mengilustrasikan sebuah kalimat 'Mohon maaf saya sudah mengantuk' yang akan dipisahkan perkata. Dimana library re (regex module) dan library string di import terlebih dahulu. Lalu variable out mendefinisikan X untuk mengembalikan string pada objek line yang telah di split (dibagi atau dipisahkan). Re.sub digunakan untuk mengembalikan string yang diperoleh dengan mengganti kemunculan pola dalam string yang paling tidak tumpang tindih dengan repl pengganti. Kemudian, X dikembalikan berdasarkan jumlah kata. Sehingga didapat hasil output seperti pada gambar.

- PermuteSentence

Penjelasan: PermuteSentences berfungsi untuk melakukan pengocokan atau random pada teks.

```
In [3]: import string
...: string.ascii_letters
...: 'abcdefghijklmnopqrstuvwxyzABCDEFGHIJKLMNOPQRSTUVWXYZ'
...: import random
...: random.choice(string.ascii_letters)
...: 'j'
Out[3]: 'j'
```

Figure 5.56: PermueSentences Roza

Penjelasan: Pada gambar di atas dapat dikatakan bahwa dari huruf abjad tersebut dikocok atau di random secara ascenden. Dan hasilnya adalah huruf j.

3. Fungsi dari Librari Gensim TaggedDocument dan Doc2Vec

```
In [21]: from gensim.models.doc2vec import TaggedDocument
...: from gensim.models import Doc2Vec
```

Figure 5.57: No 3 Roza

- Penjelasan Hasil: Pada baris pertama yaitu mengimport modul Tagged Document dari model gensim. Sedangkan pada baris kedua import Doc2vec dari model gensim.

4. Cara Menambahkan Data Training

Penskalaan yaitu dataset ditempatkan sambil mempertimbangkan kumpulan data linier seperti data bank.

Disintegrasi dan Komposisi: Langkah ini melibatkan pemecahan fitur tertentu untuk membangun data pelatihan yang lebih baik untuk model yang Anda pahami lebih komprehensif.

Komposisi: Ini adalah proses terakhir yang melibatkan penggabungan berbagai fitur menjadi satu fitur untuk mendapatkan data yang lebih akurat atau bermakna.

```
In [5]: for dirname in ["train/pos", "train/neg", "train/unsup", "test/
pos", "test/neg"]:
...:     for fname in sorted(os.listdir("aclImdb/" + dirname)):
...:         if fname[-4:] == '.txt':
...:             with open("aclImdb/" + dirname + "/" + fname,
encoding='UTF-8') as f:
...:                 sent = f.read()
...:                 words = extract_words(sent)
...:                 unsup_sentences.append(TaggedDocument(words,
[dirname + "/" + fname])))

In [6]: for dirname in ["txt_sentoken/pos", "txt_sentoken/neg"]:
...:     for fname in sorted(os.listdir(dirname)):
...:         if fname[-4:] == '.txt':
...:             with open(dirname + "/" + fname, encoding='UTF-8')
as f:
...:                 for i, sent in enumerate(f):
...:                     words = extract_words(sent)
...:                     unsup_sentences.append(TaggedDocument(words,
["%s/%s-%d" % (dirname, fname, i)]))

In [7]: with open("stanfordSentimentTreebank/original_rt_snippets.txt",
encoding='UTF-8') as f:
...:     for i, line in enumerate(f):
...:         words = extract_words(sent)
...:         unsup_sentences.append(TaggedDocument(words, ["rt-%d" %
i]))
```

Figure 5.58: No 4 Roza

- Penjelasan Hasil: Membaca direktori name dari data yang ada di dalam kurung. Pada kodingan di atas ada 3 data. Data pertama yaitu: train/-pos, train/neg, train/unsuo, test/pos dan test/neg. Data kedua yaitu: txtsentoken/pos dan txt/sentokenneg. Sedangkan data ke 3 yaitu: standfordSentimentTree-Bank/Originalrtsnippes.txt

5. Kenapa Harus Dilakukan Pengocokan dan Pembersih Data

Pengocokan data dilakukan untuk merandom data-data yang ada. Sedangkan pembersihan data dilakukan untuk pengecekan data untuk penetapan dan pemulihan data yang hilang, pengecekan penetapan meliputi pemerikasaan data yang out of range (di luar cakupan) tidak konsisten secara logika, ada nilai-nilai ekstrim, data dengan nilai-nilai tdk terdefinisi, sedangkan pemulihan data yang hilang adalah nilai dari suatu variabel yang tidak diketahui dikarenakan jawaban responden yang membingungkan.

```
In [28]: mute=PermuteSentences(unsup_sentences)
In [29]: model = Doc2Vec(mute, dm=0, hs=1, vector_size=52)
```

Figure 5.59: No 5 Roza

- Penjelasan Hasil: Pada gambar pertama yaitu melakukan pengacakan model terhadap data unsupervised learning. Dan kemudian baru membuat modelnya setelah dilakukan pengacakan terhadap yang pertama tadi.

```
In [22]: import re
...: def extract_words(sent):
...:     sent = sent.lower()
...:     sent = re.sub(r'<[^>]+>', ' ', sent) #hapus tag html
...:     sent = re.sub(r'(\w)\.(\w)', ' ', sent) #hapus petik satu
...:     sent = re.sub(r'(\w)', ' ', sent) #hapus tanda baca
...:     sent = re.sub(r'\s+', ' ', sent) #hapus spasi yang berurutan
...:     return sent.split()
...:
...:
...: import random
...: class PermuteSentences(object):
...:     def __init__(self, sents):
...:         self.sents=sents
...:
...:     def __iter__(self):
...:         shuffled = list(self.sents)
...:         random.shuffle(shuffled)
...:         for sent in shuffled:
...:             yield sent
```

Figure 5.60: No 5 Roza

- Penjelasan Hasil: Mengimport Library Re. Kemudian membuat fungsi untuk menghapus tag html dan perkocakan. Dimana di dalam variabel ini ada kodingan untuk menghapus tag html yaitu petik satu, tanda baca dan spasi yang berurutan.

6. Model harus di Save dan Kenapa Temporari Training Harus Dihapus

Kenapa model harus di save berfungsi untuk mencegah ram agar tidak lemot. Sedangkan kenapa temporari training harus dihapus mengosongkan memori agar sedikit lega atau tidak lemot.

```
In [70]: model.delete_temporary_training_data(keep_inference=True)
```

Figure 5.61: No 6 Roza

- Penjelasan Hasil: Menghapus Temporary Training Data

```
In [74]: model.save('rozroza.d2v')
2019-03-29 22:26:14,715 : INFO : saving Doc2Vec object under rozroza.d2v, separately None
2019-03-29 22:26:18,533 : INFO : saved rozroza.d2v
```

Figure 5.62: No 6 Roza

- Penjelasan Hasil: Menyimpan model rozroza.d2v

7. InferCode

Infercode digunakan untuk menyimpulkan vektor yang berhubungan dengan vektor dokumen baru.

```
In [76]: model.infer_vector(extract_words("Roza LDR an jauh parah"))
Out[76]:
array([-0.01481314, -0.00188257,  0.01908973,  0.00728912,  0.0266825 ,
       0.00738126, -0.01835221, -0.0488576 ,  0.00070386,  0.0105413 ,
       0.00830346, -0.02532332,  0.02238536, -0.00789794,  0.00118123,
       0.00567044,  0.01542506, -0.03314974, -0.0027141 , -0.00166321,
      -0.0061044 , -0.00256514, -0.01496234,  0.04006485, -0.02149059,
      -0.0164069 , -0.00824546, -0.00944306, -0.02430394,  0.01084839,
      0.01695666,  0.04544538, -0.01500919,  0.01889228, -0.02264787,
      0.01594709, -0.01795742, -0.01759925,  0.04112145, -0.00495921,
      0.00145809, -0.02969404,  0.04033814,  0.01220725,  0.03532154,
     -0.00558988, -0.00160033,  0.01057541,  0.01741943,  0.0217849 ,
      0.01274981,  0.01111757], dtype=float32)
```

Figure 5.63: No 7 Roza

- Penjelasan Hasil: Pada hasil gambar tersebut dapat disimpulkan bahwa kalimat "Roza LDR an Jauh Parah" menghasilkan outputan berupa array seperti angka-angka di bawah.

8. Cosine Similarity.

```
In [77]: from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity
.... cosine_similarity(
.... [model.infer_vector(extract_words("Services sucks2"))],
.... [model.infer_vector(extract_words("Services sucks2."))])
Out[77]: array([[0.8722154]], dtype=float32)
```

Figure 5.64: No 8 Roza

- Penjelasan Hasil: Pada gambar di atas yaitu mengimport cosine similarity dari sklearn metrics pairwise. Dimana cosine similarity berfungsi untuk mengecek kemiripan dari kalimat Services Sucks. Dan akan muncul hasilnya yaitu array.

9. Score Dari Cross Validation

```
In [80]: scores = cross_val_score(clfrf, sentvecs, sentiments, cv=5)
.... np.mean(scores), np.std(scores)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\ensemble\forest.py:246: FutureWarning: The default
value of n_estimators will change from 10 in version 0.20 to 100 in 0.22.
"10 in version 0.20 to 100 in 0.22.", FutureWarning)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\ensemble\forest.py:246: FutureWarning: The default
value of n_estimators will change from 10 in version 0.20 to 100 in 0.22.
"10 in version 0.20 to 100 in 0.22.", FutureWarning)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\ensemble\forest.py:246: FutureWarning: The default
value of n_estimators will change from 10 in version 0.20 to 100 in 0.22.
"10 in version 0.20 to 100 in 0.22.", FutureWarning)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\ensemble\forest.py:246: FutureWarning: The default
value of n_estimators will change from 10 in version 0.20 to 100 in 0.22.
"10 in version 0.20 to 100 in 0.22.", FutureWarning)
C:\Users\lsvapr\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\ensemble\forest.py:246: FutureWarning: The default
value of n_estimators will change from 10 in version 0.20 to 100 in 0.22.
"10 in version 0.20 to 100 in 0.22.", FutureWarning)
Out[80]: (0.7036666666666667, 0.017776388834631156)
```

Figure 5.65: No 9 Roza

- Penjelasan Hasil: Menghitung model clrf, sentvecs, sentiments serta juga menghitung keakuratannya.

5.2.3 Penanganan Error

(a) Skrinsut Error

```
In [3]: len(unsup_sentences)
Traceback (most recent call last):
File "<ipython-input-3-bbbab3688fee>", line 1, in <module>
len(unsup_sentences)
NameError: name 'unsup_sentences' is not defined
```

Figure 5.66: Error Roza

- (b) Kode Error dan Jenis Errornya

Kode Error: "NameError: name 'unsup sentences is not defined".

Jenis Error: Unsup Sentence Not Defined

- (c) Penanganan

Running ulang dari awal, sehingga unsupervide baru bisa ditemukan.

5.3 Fadila-1164072

5.3.1 Teori

Penjelasan Tugas Harian 9 (No 1-6). (No. 7 Bukti Plagiarisme)

1. Mengapa Kata-Kata Harus Di Lakukan Vektorisasi Dan Ilustrasi Gambar

- Penjelasan :

Alasan mengapa kata-kata harus dilakukan vektorisasi terlebih dahulu yaitu dikarenakan mesin hanya mampu membaca data dengan bentuk angka. Berdasarkan hal tersebut maka tentunya diperlukan vektorisasi kata atau bisa disebut dengan mengubah kata menjadi bentuk vektor agar mesin seolah-olah paham apa yang kita maksudkan dan dapat memproses aktifitas/perintah dengan benar. Kata juga harus di vektorisas iuntuk mengetahui presentase kata yang sering muncul dalam setiap kalimatnya, yang berguna untuk menetukan kata kunci.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan penjelasan diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari vektorisasi kata dapat diliat pada gambar berikut 5.67.

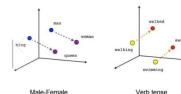


Figure 5.67: Vektorisasi Kata-fadila

2. Mengapa Dimensi Dari Vektor Dataset Google Bisa Mencapai 300 Dan Ilustrasi Serta Contoh Gambar

- Penjelasan :

Dimensi dari Vektor Dataset Google Bisa Mencapai 300 itu dikarenakan pada masing-masing objek yang terdapat pada dataset akan memiliki identitasnya tersendiri, selain itu juga untuk nilai dalam vektor 300 dimensi yang terkait dalam sebuah kata "dioptimalkan" dalam berbagai hal untuk menangkap aspek yang berbeda dari makna dan penggunaan kata itu. secara singkatnya terdapat ada lebih dari 3 miliar kata-kata dan kalimat yang tidak mungkin disimpan dalam 1 dimensi vektor, lalu disimpan menjadi 300 dimensi vektor untuk mengatasi yang namanya kegagalan memori

- Ilustrasi :(berdasarkan identitas tersendiri) Apabila dicontohkan dengan penjelasan yang lebih rinci maka dilakukan perumpamaan sederhana. Misalnya untuk sebuah dataset google yang memiliki 3 buah objek yaitu berat, lebar, dan tinggi. Kemudian dari masing-masing objek tersebut dilakukan perbandingan antara berat dan lebar beserta berat dan tinggi. Hasil yang didapatkan akan memiliki presentasi yang berbeda sehingga dapat diartikan bahwa mesin dapat membedakan objek yang hampir serupa namun tak sama.

- Contoh Gambar

Penjelasan : Berdasarkan penjelasan diatas, ada beberapa contoh yang lain bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari vektor dataset google dapat diliat pada gambar berikut 5.68 dan 5.69.

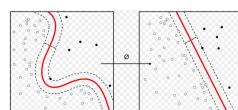


Figure 5.68: Dimensi Vektor Dataset Wikipedia-fadila



Figure 5.69: Dimensi Vektor Dataset -fadila

3. Konsep Vektorisasi Untuk Kata Dan Ilustrasi Gambar

- Penjelasan :

Konsep untuk vektorisasi kata sebenarnya sama dengan ketika dilakukan input suatu kata pada mesin pencarian. Kemudian untuk hasilnya akan mengeluarkan (berupa) referensi mengenai kata tersebut. Jadi data kata tersebut didapatkan dari hasil pengolahan pada kalimat-kalimat sebelumnya yang telah diolah. Contoh sederhananya pada kalimat berikut (Please click the alarm icon for more notifications about my channel), pada kalimat tersebut terdapat konteks yakni channel, kata tersebut akan dijadikan data latih untuk mesin yang akan dipelajari dan diproses. Jadi ketika kita inputkan kata channel, maka mesin akan menampilkan keterkaitannya dengan kata tersebut sehingga akan lebih efisien dan lebih mudah.

- **Ilustrasi Gambar**

Penjelasan : Berdasarkan konsep diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari vektorisasi kata dapat diliat pada gambar berikut 5.70.

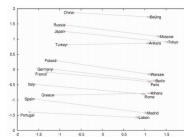


Figure 5.70: Vektorisasi Untuk Kata-fadila

4. Konsep Vektorisasi Untuk Dokumen Dan Ilustrasi Gambar

- **Penjelasan :**

Untuk vektorisasi dokumen sebenarnya terbilang sama dengan konsep vektorisasi kata, yang membedakan hanya pada proses awalnya (pada eksekusi awal). Untuk vektorisasi dokumen ini, mesin akan membaca semua kalimat yang terdapat pada dokumen tersebut, kemudian kalimat yang terdapat pada dokumen tersebut akan dipecah menjadi kata-kata. Seperti itulah konsep vektorisasi dokumen.

- **Ilustrasi Gambar**

Penjelasan : Berdasarkan konsep diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari vektorisasi dokumen dapat diliat pada gambar berikut 5.71.

5. Pengertian Mean Dan Standar Deviasi Beserta Ilustrasi Gambar

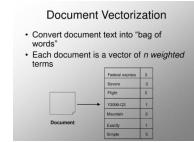


Figure 5.71: Vektorisasi Untuk Dokumen-fadila

- Pengertian Mean :

Mean merupakan nilai rata-rata dari suatu data. Mean sendiri dapat dicari dengan cara membagi jumlah data dengan banyak data sehingga diperolehlah nilai rata-rata dari suatu data yang dicari / tersebut.

- Pengertian Standar Deviasi :

Untuk standar deviasi sendiri merupakan sebuah teknik statistik yang digunakan dalam menjelaskan homogenitas kelompok ataupun dapat diartikan dengan nilai statistik dimana dimanfaatkan untuk menentukan bagaimana sebaran data dalam sampel, serta seberapa dekat titik data individu ke mean atau rata-rata nilai sampel yang ada.

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan penjelasan diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari mean dan standar deviasi sendiri dapat diliat pada gambar berikut 5.72 , 5.73 dan 5.74.

Population Mean	Sample Mean
$\mu = \frac{\sum x_i}{N}$	$\bar{X} = \frac{\sum x_i}{n}$
$N =$ number of items in the population	
$n =$ number of items in the sample	

Figure 5.72: Mean-fadila



Figure 5.73: Mean Lanjutan-fadila

Rumus Deviasi Standar	
$SD = \sqrt{\frac{\sum x^2}{N}}$	
$SD = \sqrt{\frac{\sum f x^2}{N}}$	
Definisi: (1) Standar Deviasi (2) Standar Deviasi merupakan ukuran yang (3) menunjukkan keterbantuan atau (4) keterbantuan dalam setiap data	

Figure 5.74: Standar Deviasi-fadila

6. Penjelasan Skip-gram Dan Ilustrasi Gambar

- Penjelasan :

Sebuah teknik yang digunakan di area speech processing, dimana n-gram yang dibentuk kemudian ditambahkan juga dengan tindakan “skip” pada token-tokennya.

Untuk membentuk k-skip-n-grams, ada dua nilai yang harus didefinisikan, dimana kedua nilai tersebut yaitu k (jumlah kata yang di-skip) dan n (banyak kata dalam n-gram, e.g. bigram (2-gram), trigram (3-gram), dll.).

- Ilustrasi Gambar

Penjelasan : Berdasarkan penjelasan diatas, ada beberapa contoh yang bisa diterapkan. Untuk salah satu contoh dari skip-gram sendiri dapat diliat pada gambar-gambar berikut 5.76 .

Continuous Skip-gram Model

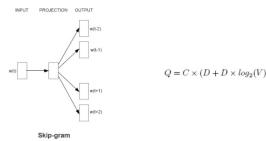


Figure 5.75: Skip Gram - fadila

7. Plagiarisme Fadila :



Figure 5.76: Plagiarisme - fadila

5.3.2 Praktek

Penjelasan Tugas Harian 10 (No 1-9). (Dan Penanganan Error)

1. Percobaan Google Dataset (Perbandingan Dan Similarity) Untuk Beberapa Data Berikut :

Note : Penjelasan setiap datasetnya saya berikan perbandingan langsung untuk contoh yang lebih jelas sebelum dilakukan similarity (dengan dataset tertentu).

(a) Love : Berpatokan pada gambar 5.77.

Penjelasan : Pada hasil gambar love dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar -0.10.

```
In [64]: gmodel['love']
Out[64]:
array([-0.18902754, -0.15234375,  0.02587891,  0.18593986, -0.16893986,
       0.06684531,  0.2526875,  0.140925,  0.20121708,
       0.02624512, -0.08283125, -0.26371788, -0.140925,  0.23535156,
       0.140925,  0.2526875,  0.140925,  0.20121708, -0.16893986,
       -0.03857422,  0.07958984,  0.22949219, -0.14354609,  0.16798875,
       -0.03515625,  0.05517578,  0.16093359,  0.11161641, -0.16308594,
       0.11161641, -0.16308594,  0.05517578,  0.16093359,  0.11161641,
       0.07714844,  0.26121875,  0.08642578, -0.02554464,  0.13396438,
       0.18652344, -0.2096064,  0.07808879,  0.02606469, -0.16644511,
       0.13396438,  0.07714844,  0.26121875,  0.08642578, -0.02554464,
       -0.19986328,  0.14941406, -0.16093359,  0.01555396,  0.08984375,
       0.11230469, -0.0470117, -0.11376953, -0.005784, -0.01828846,
       0.24316486,  0.00447264, -0.07988875,  0.10965466,  0.05325625,
```

Figure 5.77: Google Dataset - Love - fadila

(b) Faith : Berpatokan pada gambar 5.78.

Penjelasan : Pada hasil gambar faith dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar -0.26. Jika dibandingkan dengan gambar love dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut dapat dimasukkan pada kategori yang sama dikarenakan nilainya mendekati/dekat/hampir sama.

```
In [65]: gmodel['faith']
Out[65]:
array([-0.26367185, -0.04515091,  0.195115,  0.15275956,  0.14560485,
       0.06648625,  0.2526875,  0.140925,  0.20121708, -0.16893986,
       0.06648625,  0.18945312,  0.16881562,  0.12307801,  0.13475951,
       0.1285125,  0.18449219,  0.36181281, -0.1953125, -0.18164482,
       0.15332125,  0.18449219,  0.36181281,  0.12307801, -0.16893986,
       -0.05957831,  0.22949219, -0.08642428,  0.26171875,  0.16982734,
       -0.1326125,  0.21484375,  0.01135254,  0.06171816,  0.18556734,
       0.044377,  0.21484375,  0.01135254,  0.06171816,  0.18556734,
       0.3125,  0.06648625, -0.17675781, -0.01789884, -0.1546825,
       -0.02328386,  0.01257324, -0.01789884, -0.1546825,  0.14805125,
       -0.02328386,  0.01257324, -0.01789884, -0.1546825,  0.14805125,
       0.27539862, -0.28605469,  0.03951562, -0.20214484, -0.1875,
       0.16995105,  0.28605469,  0.13951562,  0.12307801, -0.16893986,
       0.11232125,  0.28605469,  0.13951562,  0.12307801, -0.16893986,
       -0.02321543, -0.04240847, -0.02823125,  0.16015625,  0.04193951,
       -0.16601562, -0.13671875,  0.09819141,  0.26171805,  0.0251953,
```

Figure 5.78: Google Dataset - Faith- fadila

(c) Fall : Berpatokan pada gambar 5.79.

Penjelasan : Pada hasil gambar fall dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar -0.04. Jika dibandingkan dengan gambar faith dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama karena nilainya berbeda (tidak dalam range yang dekat).

```
In [66]: gmodel['fall']
Out[66]:
array([-0.04272461,  0.18742185, -0.09277345,  0.16894531, -0.1328125,
       0.08912466,  0.04492188,  0.0149874,  0.08901496, -0.10824219,
       -0.11053156,  0.01091259, -0.03080781, -0.0189209, -0.1953125,
       0.140925,  0.2526875,  0.140925,  0.20121708, -0.16893986,
       0.03437969,  0.2180375,  0.01977539,  0.125,  0.0154180,
       -0.26953125, -0.0986377, -0.07763672, -0.15527344, -0.03393555,
       0.0434125,  0.2180375,  0.01977539,  0.125,  0.0154180,
       0.13574219, -0.22558984,  0.33799862, -0.03564453, -0.10838844,
       -0.19355958,  0.0546375, -0.0495695,  0.3571875, -0.16295895,
       0.10203125,  0.0546375, -0.0495695,  0.3571875, -0.16295895,
       -0.06935954,  0.05824961,  0.01422113, -0.01397795, -0.05595985,
       -0.0255127,  0.06252185,  0.07808879, -0.07617185,  0.05542969,
       -0.03035125,  0.06252185,  0.07808879, -0.07617185,  0.05542969,
       0.2180375,  0.06161793,  0.08789862,  0.19628986,  0.11376955,
       0.2180375,  0.06161793,  0.08789862,  0.19628986,  0.11376955,
       0.08542969,  0.03125,  0.12988281,  0.02278988,  0.14556781,
```

Figure 5.79: Google Dataset - Fall - fadila

- (d) Sick : Berpatokan pada gambar 5.80.

Penjelasan : Pada hasil gambar sick dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar 1,8. Jika dibandingkan dengan gambar fall dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama karena nilainya berbeda (tidak dalam range yang dekat).

```
In [67]: gmodel['sick']
Out[67]:
array([-1.8207186e-01, 1.4941486e-01, -4.6527545e-02, 1.6460250e-01,
       3.2236623e-01, 1.7382312e-01, -1.4764893e-01,
       1.01874215e-01, 5.4687500e-02, 1.6999218e-01, -1.6894551e-01,
      2.24304159e-03, 9.66796875e-02, -1.6601562e-01, 1.1230460e-01,
      1.4661250e-01, 1.1230460e-01, -1.230460e-01, 1.230460e-01,
      8.74823436e-02, -2.1584755e-02, 3.41795875e-01, 4.39886875e-02,
      1.77118936e-01, -9.18221289e-02, 8.86671875e-02, -1.9312500e-01,
      1.0320500e-01, 1.1230460e-01, -1.230460e-01, 1.230460e-01,
      9.42382312e-02, -3.1258000e-02, 1.8897440e-02, -6.3964843e-02,
      1.18651710e-01, 1.3384879e-01, -6.0927440e-02, 4.0621250e-01,
      3.2885336e-01, 1.3384879e-01, -6.0927440e-02, 4.0621250e-01,
      5.78613281e-02, -1.04980446e-01, -1.69945312e-01, -8.98701250e-02,
      -2.01017188e-01, 1.1230460e-01, -1.230460e-01, 1.230460e-01,
      5.56640625e-02, 3.14451325e-01, 9.61523438e-02, -1.20117188e-01,
      7.12399625e-02, 4.37811719e-02, 2.69878125e-01, 5.712399625e-02,
      8.44726562e-02, 2.15821590e-01, 1.69953258e-01, 8.799863250e-02,
```

Figure 5.80: Google Dataset - Sick - fadila

- (e) Clear : Berpatokan pada gambar 5.81.

Penjelasan : Pada hasil gambar clear dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar -2.4. Jika dibandingkan dengan gambar sick dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama karena nilainya berbeda (tidak dalam range yang dekat)..

```
In [68]: gmodel['clear']
Out[68]:
array([2.4414625e-04, -1.02959781e-01, -1.09414062e-01, -4.2480468e-02,
       -1.67966750e-01, -1.46484378e-01, 1.76797812e-01, 1.46464375e-01,
       1.01874215e-01, 2.23632812e-01, -2.13867189e-01, 3.10805854e-02,
      1.24511710e-01, 2.23632812e-01, -2.13867189e-01, 3.10805854e-02,
      1.00195312e-01, -4.66974210e-02, -6.35953750e-02, -1.21803750e-01,
      1.23230710e-01, 1.33848790e-01, -6.09274400e-02, 4.06212500e-01,
      -2.75879906e-02, -6.04240847e-03, -7.37384680e-02, -1.7285152e-01,
      9.66796875e-02, -4.91332980e-03, -1.78710938e-01, -1.4030809e-03,
      1.01874215e-01, 2.23632812e-01, -2.13867189e-01, 3.10805854e-02,
      1.99744699e-02, -3.14351055e-03, 1.30015254e-03, 3.54672556e-03,
      3.55859375e-01, -7.12208625e-02, 2.83283125e-01, 2.75308025e-01,
      1.01874215e-01, 2.23632812e-01, -2.13867189e-01, 3.10805854e-02,
      3.4912121894e-02, 7.32421375e-02, 2.17773435e-01, 5.00848232e-02,
      1.47095182e-02, 1.25000000e-03, -5.72739526e-02, -2.74058260e-02,
      -1.37321820e-02, 1.25000000e-03, -6.27932962e-02, -1.64032750e-02,
      -1.93828125e-01, 1.32812590e-01, -5.00848232e-02, -1.56615625e-01,
```

Figure 5.81: Google Dataset - Clear - fadila

- (f) Shine : Berpatokan pada gambar 5.82.

Penjelasan : Pada hasil gambar shine dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar -0.12. Jika dibandingkan dengan gambar clear dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama karena nilainya berbeda (tidak dalam range yang dekat).

- (g) Bag : Berpatokan pada gambar 5.83.

Penjelasan : Pada hasil gambar bag dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar -0.03. Jika dibandingkan dengan gambar shine dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut dapat dimasukkan

```
In [69]: gmodel['shine']
Out[69]:
array([-0.11402344,  0.2597662, -0.15917969,  0.27734375,  0.36273485,
       0.09946938,  0.95270721, -0.12949319,  0.18539975,  0.2671679,
      -0.10362734,  0.13671875,  0.25398625,  0.07238696,  0.02530862,
      0.2177344,  0.2482348,  0.25234375,  0.21238468, -0.19335998,
      0.05892348,  0.11425711,  0.11425711,  0.11425711,  0.11425711,
      0.20849531,  0.38865933,  0.40012586,  0.06902397,  0.14646438,
      0.54765625,  0.03526577, -0.13925781, -0.05461364, -0.05461364,
      0.24214241,  0.24214241,  0.24214241,  0.24214241,  0.24214241,
      0.390625, -0.2108375,  0.1484375, -0.13185394,  0.24511719,
      0.2484375,  0.2484375,  0.2484375,  0.2484375,  0.2484375,
      0.0246582,  0.12225562,  0.11376953,  0.21816482,  0.04931164,
      0.18233966, -0.08023813, -0.29882812, -0.1718175, -0.18945312,
      0.03333333,  0.03333333,  0.03333333,  0.03333333,  0.03333333,
      0.14257812, -0.148625,  0.09807344, -0.14453125,  0.559375,
      0.16113261,  0.22265625,  0.265625, -0.06347656, -0.26287617,
      0.04704162,  0.04704162,  0.04704162,  0.04704162,  0.04704162,
      0.01519775, -0.11621894,  0.47128986,  0.01405389, -0.18644531,
```

Figure 5.82: Google Dataset - Shine - fadila

pada kategori yang sama dikarenakan nilainya mendekati/dekat/hampir sama.

```
In [70]: gmodel['bag']
Out[70]:
array([-0.03515625,  0.15234375, -0.12482344,  0.13378996, -0.11328125,
       0.0133667,  0.16113261,  0.14646438, -0.06835939,  0.148625,
       0.08686519,  0.25983711,  0.20523806,  0.19846482,  0.08423829,
      0.18847656, -0.07958994, -0.11035156,  0.07910156,  0.06347656,
      0.15332125,  0.15332125,  0.15332125,  0.15332125,  0.15332125,
      0.01866564,  0.06880453,  0.2578125,  0.0524797, -0.24689375,
      0.05541992,  0.01813184,  0.24121894, -0.1875,  0.07563359,
      0.09002167,  0.09002167,  0.09002167,  0.09002167,  0.09002167,
      -0.41798875,  0.0398295,  0.19453594,  0.2389625,  0.12693132,
      0.19824219, -0.05517578,  0.04266875, -0.01807422,  0.07324219,
      0.13378996, -0.08023813,  0.09807344, -0.14453125,  0.559375,
      0.14941466,  0.1484375,  0.09913141,  0.2177344, -0.08454922,
      0.02819824,  0.02598002, -0.0375976,  0.21241285,  0.16262986,
      0.17332125,  0.17332125,  0.17332125,  0.17332125,  0.17332125,
      0.05952027,  0.05517979, -0.01794454, -0.08005313, -0.1798675,
      0.05615224, -0.12287031, -0.09863281, -0.0787813, -0.09375,
```

Figure 5.83: Google Dataset - Bag - Bag - fadila

(h) Car : Berpatokan pada gambar 5.84.

Penjelasan : Pada hasil gambar car dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar 0.13. Jika dibandingkan dengan gambar bag dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama karena nilainya berbeda (tidak dalam range yang dekat).

```
In [71]: gmodel['car']
Out[71]:
array([ 0.13085938,  0.08042285, -0.0334727, -0.05883789,  0.04003986,
       -0.14257812,  0.0931641,  0.26998438,  0.11962091,
       0.08686519,  0.25983711,  0.20523806,  0.19846482,
       0.05208195, -0.09216675,  0.06445312, -0.14643125, -0.045454916,
       0.14115281, -0.01611328, -0.03988379,  0.08447266,  0.16210838,
       0.0426582,  0.0426582,  0.0426582,  0.0426582,  0.0426582,
       -0.25589398, -0.07373398, -0.03295898,  0.16308594, -0.12597566,
      -0.06991289,  0.15683996,  0.06884765, -0.18045312,  0.02532031,
      -0.08002167,  0.08002167,  0.08002167,  0.08002167,  0.08002167,
      -0.12355161, -0.06294495,  0.1484575,  0.33203125,  0.05240923,
      0.28010531,  0.27695312,  0.12255859,  0.11425781, -0.17675781,
      0.01794454,  0.01794454,  0.01794454,  0.01794454,  0.01794454,
      0.11083984, -0.09814453, -0.3125,  0.03515625,  0.02832031,
      0.21573875, -0.08545278, -0.02538561, -0.05334961, -0.08787554,
      0.17023875, -0.08023813,  0.09807344, -0.14453125, -0.045454916,
      0.1640625, -0.11474699, -0.06936273,  0.01196289, -0.24797031,
      0.22617185, -0.04040238, -0.11425781,  0.22051562, -0.01547949,
      -0.19899861, -0.11185394,  0.13297956, -0.17488469,  0.02309475,
```

Figure 5.84: Google Dataset - Car - fadila

(i) Wash : Berpatokan pada gambar 5.85.

Penjelasan : Pada hasil gambar wash dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar 9,4. Jika dibandingkan dengan gambar car dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama karena nilainya berbeda (tidak dalam range yang dekat).

(j) Motor : Berpatokan pada gambar 5.86.

```
[21]: gmodel['wash'] = 
Out[21]: 
array([ 9.40622400e-01,  1.4616562e-02,  5.4667880e-02,  1.3076502e-01,
       3.2825160e-01,  2.3217500e-01,  44.7472500e-02,  1.2982181e-01,
       1.6791556e-01,  3.7906250e-01,  1.5253591e-01,  0.6991268e-01,
       1.1946250e-01,  1.1946250e-01,  1.1946250e-01,  1.1946250e-01,
       2.4712870e-02,  1.6209750e-01,  1.1936575e-01,  0.6781770e-01,
       6.2983812e-02,  1.6209750e-01,  1.1936575e-01,  0.6781770e-01,
       6.2983812e-02,  1.1936575e-01,  1.1936575e-01,  0.6781770e-01,
       1.6791556e-01,  1.1936575e-01,  1.1936575e-01,  0.6781770e-01,
       1.6791556e-01,  1.1936575e-01,  1.1936575e-01,  0.6781770e-01,
       1.7484688e-01,  1.7876938e-02,  1.1328125e-01,  1.6593862e-01,
       1.6593862e-01,  1.7876938e-02,  1.1328125e-01,  1.6593862e-01,
       3.4579800e-01,  1.4595781e-01,  2.8953750e-01,  1.5537195e-01,
       8.7815000e-02,  1.4595781e-01,  2.8953750e-01,  0.7012050e-01,
       1.6791556e-01,  1.4595781e-01,  2.8953750e-01,  0.7012050e-01,
       3.5644381e-02,  1.6593862e-01,  1.25876547e-02,  1.37987350e-01,
       1.1683381e-02,  1.65937957e-02,  1.25876547e-02,  1.17297668e-01,
```

Figure 5.85: Google Dataset - Wash - fadila

Penjelasan : Pada hasil gambar motor dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar 5,7. Jika dibandingkan dengan gambar wash dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama karena nilainya berbeda (tidak dalam range yang dekat).

Figure 5.86: Google Dataset - Motor - fadila

(k) Cycle : Berpatokan pada gambar 5.87.

Penjelasan : Pada hasil gambar cycle dapat dilihat bahwa nilai pada vektor baris pertamanya yaitu sebesar 0,04. Jika dibandingkan dengan gambar motor dapat dikatakan bahwa kedua gambar tersebut tidak dapat dimasukkan pada kategori yang sama karena nilainya berbeda (tidak dalam range yang dekat).

Figure 5.87: Google Dataset - Cycle - fadila

(l) Similarity : (Berbeda Dengan Teman) : Berpatokan pada gambar 5.88.

Penjelasan : (Berdasarkan yang saya pahami dan kerjakan) Pada gambar diatas terdapat 5 perbandingan jelas untuk setiap datasetnya. Untuk nilai yang mendekati (yang paling besar) maka bisa dikategorikan dengan jenis/kelompok yang sama dengan satu sama lain. Sebenarnya nilai 0, itu kecil namun karena ada perbandingan perbesaran yang signifikan (jelas)

) maka bisa dikelompokkan dengan lebih mudah. Untuk kategori yang sama berdasarkan contoh gambar yaitu ada (bag,cash), (faith,love) dan (shine,clear).

```
In [75]: gmodel.similarity('love', 'sick')
Out[75]: 0.2665361473523943

In [76]: gmodel.similarity('fall', 'faith')
Out[76]: 0.05692647791944066

In [77]: gmodel.similarity('shine', 'clear')
Out[77]: 0.1165274575383886

In [78]: gmodel.similarity('car', 'bag')
Out[78]: 0.2531557716352525

In [79]: gmodel.similarity('wash', 'motor')
Out[79]: 0.10288077965687967
```

Figure 5.88: Google Dataset - Similarity - fadila

2. Penjelasan Dan Ilustrasi Extract_Words Dan PermuteSentences

- Extract_Words : Berpatokan pada gambar 5.89 dan 5.90.

Untuk Extract_Words berfungsi untuk memecahkan kata menjadi beberapa komponen atau lebih mudahnya kata yang dieksekusi dipecah kemudian dikelompokkan sesuai dengan keinginan (tujuan pemecahan).

- Penjelasan Pertama (Keseluruhan Maksud Gambar): 5.89

Pada hasil yang didapatkan untuk contoh ini yaitu terdapat satu kalimat untuk yang terbentuk dari 5 kata. Kata tersebut kemudian dipisahkan menggunakan perintah (`test_string.split`) kemudian hasil keluarannya akan di print dengan parameter tambahan kata sehingga memberikan penjelasan ataupun tanda yang lebih jelas terhadap perbedaan eksekusi kata ketika masih terangkai dan ketika telah terpecahkan.

```
In [1]: test_string = "Padilla Berasal Dari Sulawesi Selatan"
.....
.... # printing original string
.... print ("String Originalnya adalah : " + test_string)
.....
.... # using split()
.... # to extract words from string
.... res = test_string.split()
.....
.... # printing result
.... print ("Splitnya adalah : " + str(res))
String Originalnya adalah : Padilla Berasal Dari Sulawesi Selatan
Splitnya adalah : ['Padilla', 'Berasal', 'Dari', 'Sulawesi', 'Selatan']
```

Figure 5.89: 1- Extract-Word - fadila

- Penjelasan Kedua (Keseluruhan Maksud Gambar): 5.90

Gambar tersebut didalmnya telah mengilustrasikan sebuah kalimat 'Fadila Bestfriendnya Cahyoni Forever' yang akan dipisahkan perkata. Dimana library re (regex module) dan library string di import terlebih dahulu. Kemudian untuk variable out mendefinisikan X untuk mengembalikan string pada objek line yang telah di split yang eksekusi

perintah split itu diartikan sebagai (dibagi atau dipisahkan). Kemudian, X dikembalikan berdasarkan jumlah kata yang ada, sehingga muncullah hasil seperti pada gambar yang dijadikan sebagai keluaran.

Figure 5.90: 2- Extract-Word - fadila

- `PermuteSentences` : Berpatokan pada gambar 5.91

PermuteSentences digunakan untuk melakukan pengocokan (shuffle ataupun random) pada text yang diinginkan.

Penjelasan (Keseluruhan Maksud Gambar) :

Pada gambar tersebut mengeluarkan sebuah hasil (keluaran) yang telah berupa pengacakan/pengocokan kata/huruf/kalimat yang telah didefinisikan pada perintah untuk dieksekusi. Kata Dila di random dengan beberapa kali sehingga memberikan hasil yang beragam dimana semuanya berbentuk string dan dieksekusi berupa len. Untuk return dari inputan yang dieksekusi tersebut di definisikan dengan pemanggilan variabel next_list.

Figure 5.91: PermuteSentences - fadila

3. Library Gensim TaggedDocument Dan Doc2Vec

- Gensim TaggedDocument : Tagged Document merupakan class yang digunakan dalam library gensim yang dicontohkan dimana tagged dokument yang 'memisahkan informasi dan struktur dari presentasi' dengan menggunakan tag .
 - Doc2Vec : Untuk membuat representasi numerik dari suatu dokumen, terlepas dari panjangnya. Model doc2vec dapat digunakan dengan cara berikut: untuk pelatihan, diperlukan seperangkat dokumen.

```
In [2]: from gensim.models.doc2vec import TaggedDocument
...: from gensim.models import Doc2Vec
```

Figure 5.92: 3-tagged - fadila

- Contoh / Ilustrasi Gambar : 5.92

Penjelasan (Maksud Dari Gambar Dan Code Secara Keseluruhan) :

PPada gambar tersebut direalisasikan Perintah ” import ” yaitu digunakan untuk pemanggilan class tagged document dan model doc2vec yang masing-masing berada pada bagian model library gensim. Tidak terjadi error maka pemanggilan kedua perintah tersebut berhasil dan terbukti pemraktekannya.

4. Menambahkan Data Training (Melatih model doc2vac)

- Penjelasan Untuk Penambahan Data Training : Ada beberapa point penting yang bisa diperhatikan dan dipertimbangkan pada penambahan data yaitu

- Disintegrasi dan Komposisi: Langkah ini melibatkan pemecahan fitur tertentu untuk membangun data pelatihan yang lebih baik untuk model yang Anda pahami lebih komprehensif sehingga menghasilkan hasil yang lebih tepat dan efisien.
- Penskalaan dimana dataset ditempatkan sambil mempertimbangkan kumpulan data linier seperti data bank ataupun data lainnya.
- Kemudian untuk Komposisi: merupakan proses terakhir yang melibatkan penggabungan berbagai fitur menjadi satu fitur untuk mendapatkan data yang lebih akurat atau bermakna.

Cara diatas dapat membantu dalam penambahan data training yang akan dilakukan.

- Contoh / Ilustrasi Gambar : 5.93, 5.94 dan 5.95.

```
In [5]: for dirname in ["train/pos", "train/neg", "train/unsup", "test/pos", "test/neg"]:
...:     for fname in sorted(os.listdir("aclImdb/" + dirname)):
...:         if fname.endswith('.txt'):
...:             with open('aclImdb/' + dirname + '/' + fname, encoding='UTF-8') as f1:
...:                 sent = f1.read()
...:                 words = extract.words(sent)
...:                 unsup_sentences.append(TaggedDocument(words, [dirname + '/' + fname]))
```

Figure 5.93: 4-model-1- fadila

Penjelasan (Maksud Dari Gambar Dan Code Secara Keseluruhan) :

Berdasarkan gambar diatas, direalisasikan pemanggilan directory name (dirname) dari file yang akan dieksekusi . Kemudian didefinisikan fname

```
In [4]: for dirname in ["text_sentiment/pos", "text_sentiment/neg"]:
    for fname in sorted(os.listdir(dirname)):
        if fname[-4:] == '.txt':
            with open(dirname + '/' + fname, encoding='utf-8') as f:
                for l, sent in enumerate(f):
                    words = extract_words(sent)
                    unsup_sentences.append(TaggedDocument(words, ["rt-hd" % (dirname, fname, l)]))
```

Figure 5.94: 4-model-2- fadila

```
In [5]: with open("europarlSentiment/freebank/original_rt_snippets.txt", encoding='utf-8') as f:
    for l, line in enumerate(f):
        words = extract_words(line)
        unsup_sentences.append(TaggedDocument(words, ["rt-hd"] % l))
```

Figure 5.95: 4-model-3- fadila

untuk pemberian nama terhadap file tersebut yang akan di urutkan sesuai dengan list dir dengan parameter dirnamanya. Setiap contoh yang diberikan semuanya akan direalisasikan dalam inputan variabel words dengan extract_word yang dihubungkan dengan unsup_sentences yang mengeksekusi class tagged document. Ketiga gambar tersebut ketika dijalankan tidak terjadi error, maka pengujian atau praktekpun berhasil dilakukan.

5. Pengocokan Dan Pembersihan Data

- Pengocokan Data : Melakukan pengacakan terhadap data kemudian nantinya bisa dieksekusi. Kemudian pada setiap eksekusinya akan menghasilkan hasil yang berbeda berdasarkan/berkaitan dengan penerapan mode (shuffle atau random) dalam pengeksekusian data.
- Pembersihan Data : Melakukan pengecekan dan pemulihan data.
- Contoh / Ilustrasi Gambar : 5.96,

```
In [58]: import re
...: def extract_words(sent):
...:     sent = sent.lower()
...:     sent = re.sub(r'<[^>]+>', ' ', sent) #hapus tag html
...:     sent = re.sub(r'(\w)\.(\w)', ' ', sent) #hapus petik satu
...:     sent = re.sub(r'(\w)\,(\w)', ' ', sent) #hapus tanda baca
...:     sent = re.sub(r'(\w)\.(\w)', ' ', sent) #hapus spasi yang berurutan
...:     return sent.split()
...:
...: import random
...: class PermuteSentences(object):
...:     def __init__(self, sents):
...:         self.sents = sents
...:     def __iter__(self):
...:         shufflesent = list(self.sents)
...:         random.shuffle(shufflesent)
...:         for sent in shufflesent:
...:             yield sent
```

Figure 5.96: 5- Pengocokan Dan Pembersihan Data- fadila

Penjelasan (Maksud Dari Gambar Dan Code Secara Keseluruhan) :

Terjadi pengimportan Library Re. Selanjutnya dilakukan pembuatan fungsi untuk menghapus tag html dan perkocokan (pengocokan) . Berkaitan dengan penghapusan tersebut, pada variabel ini terdapat kodingan petik satu yang bisa direalisasikan, tanda baca dan spasi yang berurutan pun ada.'

Selanjutnya yaitu melakukan pengacakan model terhadap data unsupervised learning yang ada, kemudian baru dibuatkan (membuat) modelnya setelah dilakukan pengacakan data yang telah ada sebelumnya.

6. Mengapa Model Harus Di Save Dan Temporari Training Harus Dihapus

- Penjelasan : Model harus di save dikarenakan atau difungsikan untuk mencegah ram pada komputer/laptop tidak terjadi malfunction ataupun lemot (loading yang lama). Kemudian untuk mengapa temporari training harus dihapus dimana digunakan untuk mengosongkan memori sehingga terdapat ruang lebih ataupun lapang sehingga tidak terjadi malfunction pada komputer dll.
- Contoh / Ilustrasi Gambar : 5.97 dan 5.98

```
In [71]: model.delete_temporary_training_data(keep_inference=True)
```

Figure 5.97: 6- Temporari Train Hapus-fadila

```
In [73]: model.save('fadilafadiluy.d2v')
2019-03-29 22:25:42,240 : INFO : saving Doc2Vec object under fadilafadiluy.d2v, separately None
2019-03-29 22:25:59,259 : INFO : saved fadilafadiluy.d2v
```

Figure 5.98: 6- Model Disave-fadila

Penjelasan (Maksud Dari Gambar Dan Code Secara Keseluruhan) :

Untuk model gambar pertama diperlihatkan praktek untuk percobaan penghapusan temporary training data dimana apabila parameternya "keep_inference" true maka akan dilakukan penghapusan sesuai dengan perintah yang ada. Kemudian untuk gambar kedua memperlihatkan praktek dari perintah save terhadap sebuah parameter kata yaitu (fadilafadiluy) yang disimpan berupa INFO berbarengan / disertakan dengan tanggal dan waktu rincinya.

7. Maksud Dari Infer_code

- Penjelasan : Difungsikan untuk menyimpulkan vector yang mana berhubungan dengan vector dokumen baru (pada subjek pengeksekusian).
- Contoh / Ilustrasi Gambar : 5.99

Penjelasan (Maksud Dari Gambar Dan Code Secara Keseluruhan) :

Berdasarkan dari hasil tersebut, kalimat yang dieksekusi yaitu " fadila cahyoni lovers muah " dipecah kemudian disimpulkan dimana keluarannya menghasilkan array dengan dtype=float32.

```
In [75]: model1.evec_vector(extract_words['Fadila calydon loves suns'])  
Out[75]:  
array([ 0.4938709, -0.131924, -0.1778503,  0.85260581,  0.17939818,  
       0.23224421, -0.131924, -0.1778503,  0.85260581,  0.17939818,  
       0.33796622,  0.81823409,  0.61647301,  0.11558017,  0.1516677,  
       0.0512999,  0.1662094,  0.2732647,  0.3263441,  0.0659543,  
       0.0525009,  0.1662094,  0.2732647,  0.3263441,  0.0659543,  
       0.06857683,  0.08193607,  0.08231406, -0.14223323,  0.07999767,  
       0.15269593,  0.0875742,  0.08705599,  0.01494568,  0.16526258,  
       0.08000001,  0.0875742,  0.08705599,  0.01494568,  0.16526258,  
       0.11222389,  0.07328021,  0.08527544,  0.18512045,  0.15713827,  
       0.02869939,  0.01678139, -0.26752719,  0.03290815,  0.28921196,  
       0.03291997,  0.03441899,  0.07181307,  0.07181307])
```

Figure 5.99: 7-infercode-fadila

8. Maksud Dari Cosine_similarity

- Penjelasan : Cosine_Similarity ini digunakan untuk menghitung tingkat kesamaan maupun kemiripan antar dua buah objek ataupun kata yang dieksekusi sehingga menghasilkan sebuah keluaran.
 - Contoh / Ilustrasi Gambar : 5.100

```
In [78]: from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity
... cosine_similarity(
...     [model.infer_vector(extract_words("Services sucks2"))],
...     [model.infer_vector(extract_words("Services sucks2.2"))])
Out[78]: 0.5111111111111111
```

aksud Dari Gambar Dan Code Secara Keseluruhan) :

Berdasarkan dari hasil gambar diatas, pengeksekusian dan juga pengujian terhadap model cosine_similarity dengan 2 objek kata yaitu "services sucks 2" memberikan keluaran berupa array sebagai tingkatan kesamaan ataupun perbandingan terhadap kedua kata yang sama tersebut. Hasilnya 0.9 sehingga membuktikan tingkat kesamaan yang signifikan diantara keduanya.

9. Praktek Score Dari Cross Validation

- Penjelasan : Untuk Praktek dari score cross validation ini akan berpatokan pada perhitungan model clrf, sentvecs, setiments kemudian akan meghitung keakuratan dari data ataupun parameter yang dieksekusi tersebut.
 - Contoh / Ilustrasi Gambar : 5.101

Figure 5.101: 9-score-fadila

Penjelasan (Maksud Dari Gambar Dan Code Secara Keseluruhan) :

Berdasarkan dari gambar tersebut, telah dilakukan pengeksekusian untuk pengujian score dari cross validation dengan perhitungan model clrf.

sentvecs, setiments sebagai inputan kemudian menghasilkan keluaran (output) yang berupa angka dimana akan tersebut diartikan sebagai tingkat keakuratan perhitungan yang terjadi pada inputan yang ada.

10. Penanganan Error

(a) Code Error 1:

- Code Error 1:

```
for dirname in [” review_polarity / txt_sentoken / pos ”, ” review_p
```

- Gambar Error :

```
...:           for i, sent in enumerate(f):
...:               words = extract_words(sent)
...:               untag_sentences.append(TaggedDocument(words, [”%s/%s-Nd” %
...: (dirname, fname, i)]))
...:
...: Traceback (most recent call last):
...: File “c:\python\input-5-cab1695599f”, line 2, in <module>
...:     for fname in sorted(os.listdir(dirname)):
...: FileNotFoundError: [Errno 2] The system cannot find the path specified:
...: ‘review_polarity / txt_sentoken / pos’
```

Figure 5.102: error-error-fadila

- Code Dan Cara Pemecahan Error :

- Pada error tersebut dapat dipastikan bahwa directory file yang ingin dipanggil salah ataupun sesuai (spesifik)
- Pastikan apabila ingin menggunakan perintah directory dalam pemanggilannya maka harus benar dan sesuai
- Namun disarankan untuk melakukan eksekusi dari file codingannya berada dalam satu folder sehingga lebih mudah dan efisien.
- Silahkan menyesuaikan codingan sebelumnya dengan codingan dibawah ini untuk mengatasi error

```
for dirname in [” txt_sentoken / pos ”, ” txt_sentoken / neg ”]:
```

- Setelah menganti codingan sebelumnya dengan code baru tersebut maka dipastikan tidak akan terjadi kesalahan atau error yang sama.

(b) Code Error 2 :

- Code Error 2 :

```
NameError: name ‘os’ is not defined
```

- Gambar Error :

- Code Dan Cara Pemecahan Error :

```

In [6]: for dirname in ["train/pos", "train/neg", "train/unsup", "test/pos", "test/neg"]:
...:     for fname in sorted(os.listdir("aclImdb/" + dirname)):
...:         if fname[-4:] == '.txt':
...:             with open("aclImdb/" + dirname + "/" + fname, encoding="UTF-8") as f:
...:                 sent = f.read()
...:                 words = extract_words(sent)
...:                 unsup_sentences.append(taggedDocument(words, [dirname + "/" + fname]))
...:
NameError: name 'os' is not defined

```

Figure 5.103: error-error-2-fadila

- Pada error tersebut dapat dipastikan bahwa os tidak terdefinisikan
- Pada pemrosesan codenya harus di dahului dengan mendefinisikan os itu sendiri
- Silahkan masukkan code berikut, kemudian jalankan.

```

import re
import os
unsup_sentences = []

```

- Setelah menjalankan code tersebut silahkan jalankan kembali code yang telah dicoba sebelumnya
- Maka error tidak akan terjadi lagi.

Chapter 6

MFCC dan Neutral Network

Untuk praktikum saat ini menggunakan buku Python Artificial Intelligence Projects for Beginners. Dengan praktek menggunakan python 3 dan editor spyder dan library python keras dan librosa.

6.1 Rahmi Roza-1164085

6.1.1 Teori

1. Kenapa File Suara Harus Dilakukan MFCC

- Penjelasan: Agar bisa mengubah suara menjadi vektor. Sehingga data suara bisa diolah menjadi outputan. Jadi semua parameter inputan baik itu suara, dokumen harus dipersiapkan datanya terlebih dahulu, kalau untuk dokumen untuk teks menggunakan word2vec, sedangkan untuk suara menggunakan MFCC (Mel Frequency Cepstral Coeficients)
- Ilustrasi Gambar

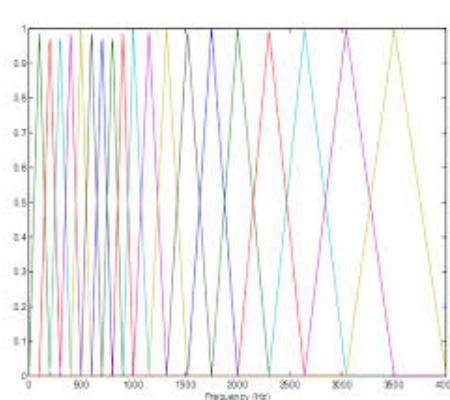


Figure 6.1: MFCC Roza

2. Konsep Dasar Neural Network

- Penjelasan:

Neural Network merupakan kategori ilmu Soft Computing. Neural Network sebenarnya mengadopsi dari kemampuan otak manusia yang mampu memberikan stimulasi/rangsangan, melakukan proses, dan memberikan output. Output diperoleh dari variasi stimulasi dan proses yang terjadi di dalam otak manusia. Kemampuan manusia dalam memproses informasi merupakan hasil kompleksitas proses di dalam otak. Misalnya, yang terjadi pada anak-anak, mereka mampu belajar untuk melakukan pengetahuan meskipun mereka tidak mengetahui algoritma apa yang digunakan.

- Ilustrasi Gambar

NEURAL NETWORK MAPPING

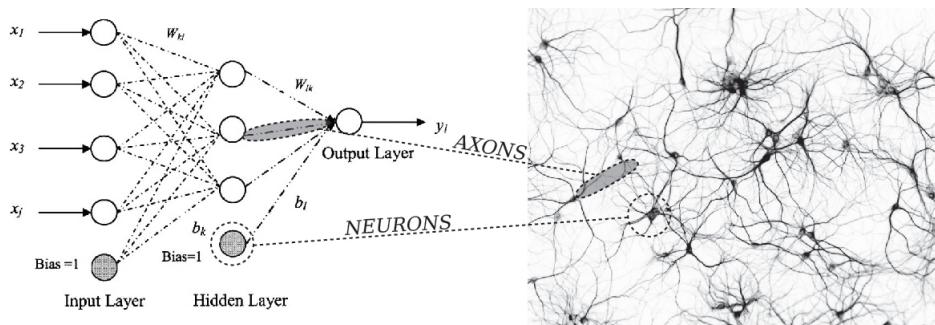


Figure 6.2: Konsep Dasar Neural Network Roza

3. Konsep Pembobotan Dalam Neural Network

- Penjelasan:

Cara kerja Neural Network dapat dianalogikan sebagaimana halnya manusia belajar dengan menggunakan contoh atau yang disebut sebagai supervised learning. Sebuah Neural Network dikonfigurasi untuk aplikasi tertentu, seperti pengenalan pola atau klasifikasi data, dan kemudian disempurnakan melalui proses pembelajaran. Proses belajar yang terjadi dalam sistem biologis melibatkan penyesuaian koneksi sinaptik yang ada antara neuron, dalam halnya pada Neural Network penyesuaian koneksi sinaptik antar neuron dilakukan dengan menyesuaikan nilai bobot yang ada pada tiap koneksi baik dari input, neuron maupun output.

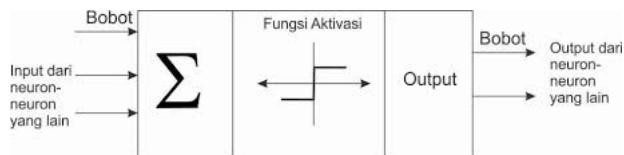


Figure 6.3: Konsep Pembobotan Roza

- Ilustrasi Gambar

4. Konsep Fungsi Aktivasi Dalam Neural Network

- Penjelasan:

Setiap neuron mempunyai tingkat aktivasi yang merupakan fungsi dari input yang masuk padanya. Aktivasi yang dikirim suatu neuron ke neuron lain berupa sinyal dan hanya dapat mengirim sekali dalam satu waktu, meskipun sinyal tersebut disebarluaskan pada beberapa neuron yang lain.

- Ilustrasi Gambar

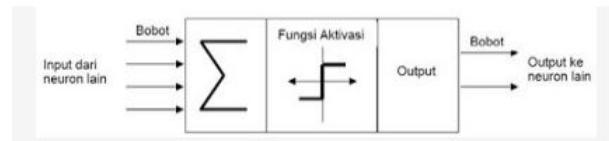


Figure 6.4: Konsep Aktivasi Roza

5. Cara Membaca Hasil Plot Dari MFCC

- Penjelasan:

Nanti akan ada outputan berbentuk grafik. Ada 3 dimensi atau sumbu. Dimana untuk sumbu x merupakan waktu, sedangkan sumbu y merupakan frekuensi dari suara yang dihasilkan dalam bentuk Hz. Sedangkan pada bagian tengah atau sumbu z merupakan power atau kekuatan dari lagu atau suara atau desibel yang dihasilkan. Untuk melihat penjelasan dari warna pada gambar yang di tengah, maka kita harus mendownload gambar nya terlebih dahulu. Untuk warna biru itu merupakan suara rendah, yang merah merupakan tinggi dan daya frekuensi nya berada pada nilai yang rendah karena bass bekerja pada suara yang rendah. Tidak selalu tergantung pada warna untuk menentukan nilai atau frekuensinya. Tetapi pada jenis lagu yang digunakan.

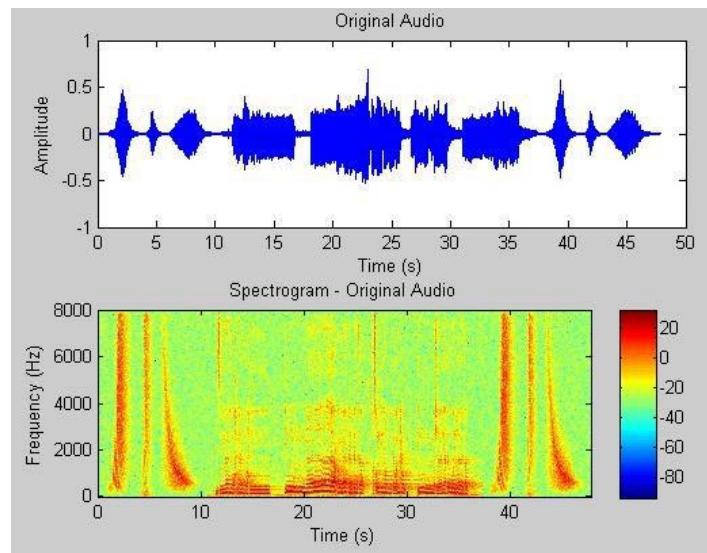


Figure 6.5: Cara Membaca Hasil Plot MLCC Roza

- Ilustrasi Gambar

6. Apa Itu One-Hot Encoding?

- Penjelasan:

One-hot encoding adalah representasi dari variabel kategori sebagai vektor biner. Yang pertama adalah mengharuskan nilai kategorikal dipetakan ke nilai integer. Kemudian, setiap nilai integer direpresentasikan sebagai vektor biner yang semuanya bernilai nol kecuali indeks integer, yang ditandai dengan 1.

- Ilustrasi Gambar

Color	Red	Yellow	Green
Red	1	0	0
Red	1	0	0
Yellow	0	1	0
Green	0	0	1
Yellow	0	0	1

Figure 6.6: One Hot Encoding Roza

7. Fungsi Dari np.unique dan to_categorical dalam kode program

- Np.unique
- Penjelasan: Untuk mengekstaksi elemen-elemen unik (tertentu) dalam array.

```
>>> a = np.array([1,1,1,2,2,3,4,4,4,4,5,5,5,5,5])
>>> np.unique(a)
array([ 1.,  2.,  3.,  4.,  5.])
```

Figure 6.7: NP Unique Roza

- To categorical
- Penjelasan: Berfungsi untuk mengubah vektor kelas yang berupa integer (number) menjadi matriks kelas biner.

```
import keras
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense, Dropout, Activation
from keras.optimizers import SGD

# Generate dummy data
import numpy as np
x_train = data.data
y_train = keras.utils.to_categorical(data.target, num_classes=3)
x_test = data.data
y_test = keras.utils.to_categorical(data.target, num_classes=3)
```

Figure 6.8: To Categorical roza

8. Fungsi Dari Sequential Pada Kode Program

- Penjelasan:

Sequential proses membandingkan setiap elemen larik satu per satu secara beruntun, mulai dari elemen pertama, sampai dengan elemen terakhir atau elemen yang dicari sudah ditemukan. atau merupakan jenis model yang digunakan dalam perhitungan ataupun code program yang direalisasikan.

- Ilustrasi Gambar
- Plagiarisme Roza

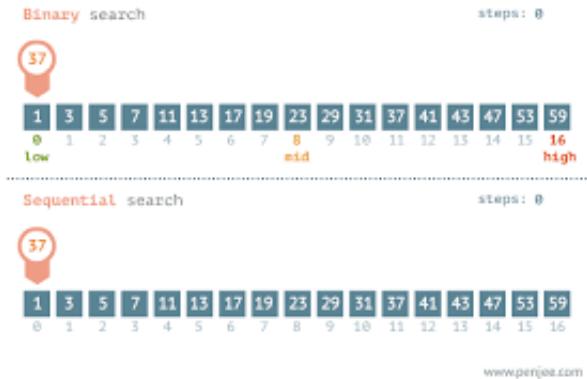


Figure 6.9: Sequential Roza Roza

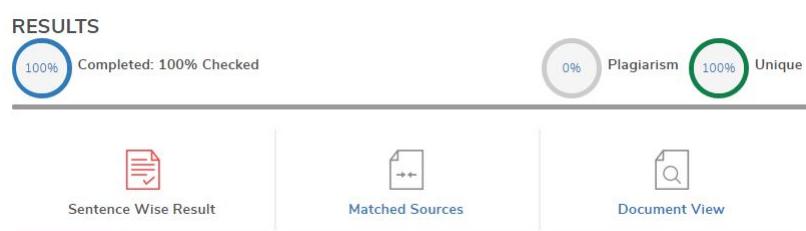


Figure 6.10: Plagiarisme Roza

6.1.2 Praktek

1. Menjelaskan Isi Dari Data GTZAN Genre Colection dan Data Freesound

Isi dari data GTZAN adalah data musik berdasarkan genre atau jenis dari lagu. Yang sudah di folderkan berdasarkan jenis lagu nya masing-masing.

```
filename_jazz = 'genres/jazz/jazz.00000.au'
x_jazz, sr_jazz = librosa.load(filename_jazz, duration=10)
```

Hasil 6.11 :

```
In [17]: filename_jazz = 'genres/jazz/jazz.00000.au'
...: x_jazz, sr_jazz = librosa.load(filename_jazz, duration=10)
```

Figure 6.11: Hasil No 1 Roza

Baris 1: filename jazz merupakan variabel yang berisikan direktori dari file yang dituju, disini digunakan file audio dari genre jazz

Baris 2: x jazz dan sr jazz variabel yang digunakan untuk meload file dari variabel filename jazz menggunakan librari Librosa. Yang nantinya akan digunakan pada MFCC

2. Menjelaskan Perbaris Kode Fungsi Dari display mfcc()

- Kode Program

```
def display_mfcc(song):
    y, _ = librosa.load(song)
    mfcc = librosa.feature.mfcc(y)

    plt.figure(figsize=(10, 4))
    librosa.display.specshow(mfcc, x_axis='time', y_axis='mel')
    plt.colorbar()
    plt.title(song)
    plt.tight_layout()
    plt.show()
display_mfcc('genres/classical/classical.00067.au')
```

Kode Program 26.12 :

```
In [2]: def display_mfcc(song):
...:     y, _ = librosa.load(song)
...:     mfcc = librosa.feature.mfcc(y)
...:
...:     plt.figure(figsize=(10, 4))
...:     librosa.display.specshow(mfcc, x_axis='time', y_axis='mel')
...:     plt.colorbar()
...:     plt.title(song)
...:     plt.tight_layout()
...:     plt.show()
```

Figure 6.12: Kode Program No 2 Roza

- Hasil Plot

Apabila Sudah Di Plot 6.13 :

```
In [7]: display_mfcc('genres/classical/classical.00067.au')
```

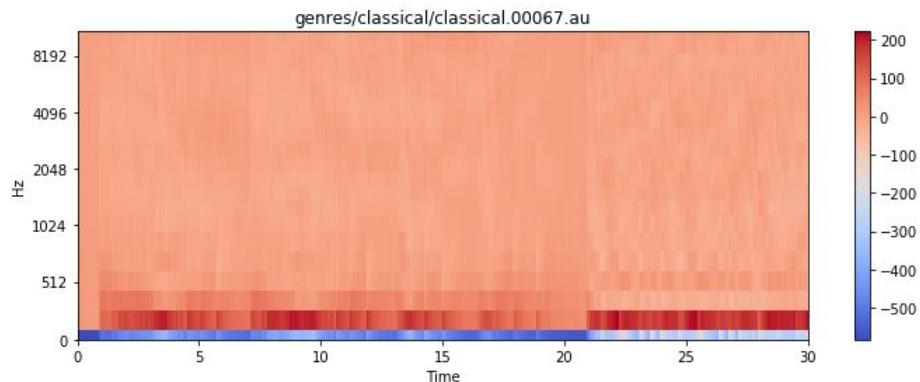


Figure 6.13: Hasil No 2 Roza

Baris 1: Membuat fungsi display_mfcc untuk menampilkan vektorisasi sebuah suara

Baris 2: Membuat variabel y untuk membaca variabel song dari perintah library load song

Baris 3: Membuat variabel mfcc untuk variabel y dan mengubah suara menjadi vektor

Baris 4: Memplot gambar dengan ukuran 10X4

Baris 5: Menampilkan spektrogram atau chromagram agar hasil dari kodangan ini berwarna atau pada grafiknya

Baris 6: Menambahkan colorbar pada plot

Baris 7: Menetapkan judul suara atau lagu

Baris 8: Memberikan label pada sumbu di grafik

Baris 9: Menampilkan hasil plot

3. Menjelaskan Kode Program extract features song() dan Mengapa Yang Diambil 25000 Baris Pertama

- Penjelasan Kode program

```
def extract_features_song(f):  
    y, _ = librosa.load(f)  
  
    # get Mel-frequency cepstral coefficients  
    mfcc = librosa.feature.mfcc(y)  
    # normalize values between -1,1 (divide by max)  
    mfcc /= np.amax(np.absolute(mfcc))  
  
    return np.ndarray.flatten(mfcc)[:25000]
```

Hasil 36.14 :

```
In [10]: def extract_features_song(f):  
...:     y, _ = librosa.load(f)  
...:  
...:     # get Mel-frequency cepstral coefficients  
...:     mfcc = librosa.feature.mfcc(y)  
...:     # normalize values between -1,1 (divide by max)  
...:     mfcc /= np.amax(np.absolute(mfcc))  
...:  
...:     return np.ndarray.flatten(mfcc)[:25000]
```

Figure 6.14: Hasil No 3 Roza

Baris 1: Membuat fungsi extract features song dengan inputan f

Baris 2: Membuat variabel y untuk meload inputan f dari perintah librosa load song

Baris 3: Membuat variabel mfcc untuk membuat featuredari variabel y

Baris 4: Membuat normalisasi nilai antara -1 sampai 1

Baris 5: Mengambil 25000 data pertama berdasarkan durasi suara lalu dikembalikan salinan arraynya dan dikecilkan menjadi satu.

- Mengapa Yang Diambil 25000 Baris Pertama

Diambil 25000 baris pertama karena agar eksekusi data atau saat running tidak memakan waktu yang cukup lama.

4. Menjelaskan Kode Program generate features dan labels

- Penjelasan Kode program

```
def generate_features_and_labels():
    all_features = []
    all_labels = []

    genres = ['blues', 'classical', 'country', 'disco', 'hiphop']
    for genre in genres:
        sound_files = glob.glob('genres/' + genre + '/*.au')
        print('Processing %d songs in %s genre...' % (len(sound_files), genre))
        for f in sound_files:
            features = extract_features_song(f)
            all_features.append(features)
            all_labels.append(genre)
```

Hasil 46.15 :

```
In [11]: def generate_features_and_labels():
...:     all_features = []
...:     all_labels = []
...:
...:     genres = ['blues', 'classical', 'country', 'disco', 'hiphop', 'jazz', 'metal', 'pop',
...: 'reggae', 'rock']
...:     for genre in genres:
...:         sound_files = glob.glob('genres/' + genre + '/*.au')
...:         print('Processing %d songs in %s genre...' % (len(sound_files), genre))
...:         for f in sound_files:
...:             features = extract_features_song(f)
...:             all_features.append(features)
...:             all_labels.append(genre)
...:
...:     # convert labels to one-hot encoding cth blues : 1000000000 classic 0100000000
...:     label_uniq_ids, label_row_ids = np.unique(all_labels, return_inverse=True) #ke integer
...:     label_row_ids = label_row_ids.astype(np.int32, copy=False)
...:     onehot_labels = to_categorical(label_row_ids, len(label_uniq_ids)) #ke one hot
...:     return np.stack(all_features), onehot_labels
```

Figure 6.15: Hasil No 4 Roza

Baris 1: Pembuatan perintah untuk fungsi generate features dan labels

Baris 2: Membuat variabel all features dengan array / parameter kosong

Baris 3: Membuat variabel label dengan array / parameter kosong

Baris 4: Mendefinisikan variable genres yang didalamnya berisi nama folder-folder pada variabel genres tersebut

Baris 5: Membuat perintah looping (header)

Baris 6: Membuat atribut sound files yang berisi perintah looping perfolder dari folder genres dan mengambil semua file berekstensi au (semuanya dieksekusi berdasarkan module glob).

Baris 7: Menampilkan jumlah song yang dieksekusi.

Baris 8: Membuat perintah fungsi dari sound files

Baris 9: Membuat variabel features untuk memanggil fungsi extract features song (f) sebagai inputan. Setiap satu file array sound files dilakukan ekstrak fitur.

Baris 10: Memasukkan semua features menggunakan perintah append kedalam all features

Baris 11: Memasukkan semua genres menggunakan perintah append ke dalam all labels

Baris 12: Mendefinisikan label uniq ids dan label row ids sebagai variabel dimana mengeksekusi perintah np.unique dengan parameter variabelnya all labels dan return inverse=True.

Baris 13: Membuat variabel label row ids untuk menentukan type dari variabel tersebut dengan type bit yang sesuai dengan yang digunakan.

Baris 14: Membuat variabel onehot labels dimana mengeksekusi to categorical dengan variabel parameter low row ids dan len(label uniq ids)

Baris 15: Mengembalikan dan menampilkan hasil eksekusi dari variabel parameter all features dan onehot labels perintah dari np.stack.

5. Menjelaskan Mengapa Fungsi generate features and labels sangat lama ketika meload dataset genre

- Kenapa saat load dataset genre lama? karena ada 1000 data yang di proses.
`features, labels = generate_features_and_labels()`

Hasil 6.16 :

- Penjelasan Hasil:

Baris 1: Variabel features and label akan mengeksekusi isi dari features and label

```
In [9]: features, labels = generate_features_and_labels()
Processing 100 songs in blues genre...
Processing 100 songs in classical genre...
Processing 100 songs in country genre...
Processing 100 songs in disco genre...
Processing 100 songs in hiphop genre...
Processing 100 songs in jazz genre...
Processing 100 songs in metal genre...
Processing 100 songs in pop genre...
Processing 100 songs in reggae genre...
Processing 100 songs in rock genre...
```

Figure 6.16: Hasil No 5 Roza

- Baris 2: Memproses 100 lagu di genre blues
- Baris 3: Memproses 100 lagu di genre classical
- Baris 4: Memproses 100 lagu di genre country
- Baris 5: Memproses 100 lagu di genre disco
- Baris 6: Memproses 100 lagu di genre hip hop
- Baris 7: Memproses 100 lagu di genre jazz
- Baris 8: Memproses 100 lagu di genre metal
- Baris 9: Memproses 100 lagu di genre pop
- Baris 10: Memproses 100 lagu di genre reggae
- Baris 11: Memproses 100 lagu di genre rock

6.1.3 Penanganan Error

NameError: name 'librosa' is not defined

- (a) Skrinsut Error

```
In [3]: display_mfcc('98195_grrlrighter_whistling.wav')
Traceback (most recent call last):
  File "<ipython-input-3-00307953a0a0>", line 1, in <module>
    display_mfcc('98195_grrlrighter_whistling.wav')
  File "<ipython-input-1-59953e4547ad>", line 2, in display_mfcc
    y, _ = librosa.load(song)
NameError: name 'librosa' is not defined
```

Figure 6.17: Error Roza

- (b) Kode Error dan Jenis Errornya

Kode Error: "Name Error" name 'librosa' is not defined

Jenis Error: Nama Librosa Tidak terdefinisi

(c) Penanganan

Mendefinisikan library librosa

6.2 Fadila-1164072

6.2.1 Teori

Penjelasan Tugas Harian 11 (No 1-8).

1. Mengapa File Suara Harus Dilakukan MFCC Dilengkapi Dengan Ilustrasi Atau Gambar :

Perlu diketahui terlebih dahulu bahwa MFCC (Mel Frequency Cepstral Coefficients) merupakan koefisien yang merepresentasikan audio (lebih simpelnya digunakan sebagai library). Ekstraksi ciri dalam proses ini ditandai dengan pengubahan data suara menjadi data citra berupa spektrum gelombang.

- Penjelasan File Suara Harus Dilakukan MFCC :

Diharuskan melakukan MFCC kepada objek suara agar suara dapat berubah / diubah ke dalam bentuk data matrix dimana telah dilakukan ekstraksi oleh MFCC (data citra berupa spektrum gelombang) kemudian direalisasikan sebagai data matrix. Suara tersebut menjadi vektor yang nantinya akan diolah jadi outputan.

- Ilustrasi Gambar : 6.42

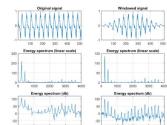


Figure 6.18: Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila

Penjelasan :

Pada gambar tersebut, digambarkan sebuah bingkai dari klip suara bernyanyi untuk pengujian yang sama. Dengan menggunakan jendela Hamming, harmonik dalam respons frekuensi jauh lebih tajam. Untuk bingkai input terdiri dari 3 periode fundamental yang identik, maka respons frekuensi magnitudo akan dimasukkan 2 nol antara setiap dua titik tetangga dari respons frekuensi dari periode fundamental tunggal. Dengan kata lain, harmonik dari respons frekuensi umumnya disebabkan oleh periode fundamental berulang dalam bingkai.

2. Konsep Dasar Neural Network Dilengkapi Dengan Ilustrasi Atau Gambar :

Neural Network merupakan sistem komputasi yang efisien yang tema utamanya dipinjam dari analogi jaringan saraf biologis. JST juga disebut sebagai "sistem saraf tiruan," atau "sistem pemrosesan terdistribusi paralel," atau "sistem koneksiionis."

- Penjelasan Konsep Dasar Neural Network : (Proses Kerja Saraf Pada Manusia)

Ide dasar Neural Network dimulai dari otak manusia atau terkenal yang diawali dengan karya fisiolog, dimana otak memuat sekitar 1011 neuron. Untuk setiap dari sel yang dihasilkan akan saling berinteraksi satu sama lain yang menghasilkan kemampuan tertentu pada kerja otak manusia.

- Ilustrasi Gambar : 6.19.

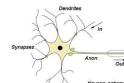


Figure 6.19: Konsep Dasar Neural Network- fadila

Penjelasan :

Gambar tersebut mendefinisikan beberapa hal berikut :

- Untuk Dendrit (Dendrites) berfungsi untuk mengirimkan impuls yang diterima ke badan sel syaraf.
- Untuk Akson (Axon) berfungsi untuk mengirimkan impuls dari badan sel ke jaringan lain
- Untuk Sinapsis berfungsi sebagai unit fungsional di antara dua sel syaraf.

Secara keseluruhan dapat dijelaskan bahwa sebuah neuron menerima impuls dari neuron lain melalui dendrit dan mengirimkan sinyal yang dihasilkan oleh badan sel melalui akson. Akson dari sel syaraf ini bercabang-cabang dan berhubungan dengan dendrit dari sel syaraf lain dengan cara mengirimkan impuls melalui sinapsis.

3. Konsep Pembobotan Neural Network Dilengkapi Dengan Ilustrasi Atau Gambar

:

- Penjelasan Konsep Pembobotan Neural Network :

Sebuah Neural Network dikonfigurasi untuk aplikasi tertentu, seperti pengenalan pola atau klasifikasi data. Terjadi penglibatan dalam penyesuaian koneksi sinaptik yang ada antara neuron ketika melakukan penyempurnaan dengan proses pembelajaran. Penyesuaian nilai bobot yang ada pada tiap koneksi baik dari input, neuron maupun output disinkronkan dengan penyesuaian koneksi sinaptik antar neuron itu sendiri.

- Ilustrasi Gambar : 6.20.

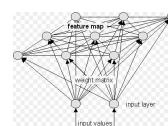


Figure 6.20: Pembobotan Pada Neural Network- fadila

4. Konsep Fungsi Aktifasi Dalam Neural Network Dilengkapi Dengan Ilustrasi Atau Gambar :

- Penjelasan Konsep Fungsi Aktifasi Dalam Neural Network :

Operasi matematik yang dikenakan pada sinyal output y . Fungsi ini akan digunakan untuk pengaktifan dan juga penonaktifan neuron. Perilaku dari JST (jaringan saraf tiruan) ditentukan oleh bobot beserta dengan masukan-keluaran fungsi aktivasi yang ditetapkan.

- Dalam Konsep Fungsi Aktivasi Neuron Network Terdapat Beberapa Jenis :

- Fungsi Undak Biner Hard Limit (Menkonversi nilai masukan dari suatu variabel)
- Fungsi Undak Biner Threshold (Menggunakan nilai ambang 0 sebagai batas eksekusil)
- Fungsi Bipolar Symetric Hard Limit (Mempunyai keluaran bernilai 1 dan 0)
- Fungsi Bipolar Threshold (Mempunyai keluaran bernilai 1, 0 atau -1)
- Fungsi Linear (Nilai masukan dan keluaran sama)
- Fungsi Saturating Linear (Keluarannya bernilai satu apabila masukkannya lebih dari 0)

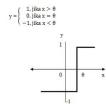


Figure 6.21: Fungsi Aktifasi - fadila

- Ilustrasi Gambar : 6.21.

Penjelasan : (Contoh Fungsi Aktivasi Neural Network : Bipolar Threshold)

Pada gambar tersebut menjelaskan bahwa fungsi ini mempunyai keluaran atau outputan yang bernilai 1,0 ataupun -1 untuk batas nilai ambang 0 tertentu. Secara sistematis, fungsi tersebut dapat digambarkan seperti contoh yang telah diberikan.

5. Cara Membaca Hasil Plot Dari MFCC Dilengkapi Dengan Ilustrasi Atau Gambar :

- Pembacaan Hasil Plot Dari MFCC : (berdasarkan contoh)

Untuk hasil ploting dari MFCC, perhitungan pada prosesnya melibatkan atau mendefinisikan pemrosesan sinyal dimana terdapat 430 sampel yang tumpang tindih dengan 215 sampel (kesetaraan jendela 50 ms) kemudian di terapkan jendela Hamming ke sebuah segmen (Hitung FFT: $X = \text{fft}(x)$). Perhitungan energi tidak termasuk pada bagian frekuensi negatif oleh karena hanya diambil frekuensi antara 0-4kHz. Kemudian di dapatlah bank 40 filter berbentuk segitiga dengan pusat tersebar di frekuensi mel antara 20Hz dan 4kHz.

- Ilustrasi Gambar : 6.22 dan 6.23.

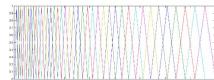


Figure 6.22: Pembacaan Hasil Plot MFCC- fadila

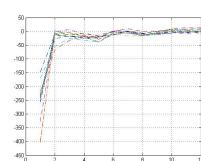


Figure 6.23: Pembacaan Hasil Plot MFCC- fadila

6. Apa itu One-Hot Encoding Dilengkapi Dengan Ilustrasi Atau Gambar :

- Penjelasan One-Hot Encoding :

Proses di mana variabel kategorikal dikonversi menjadi bentuk yang dapat disediakan untuk algoritma ML untuk melakukan pekerjaan yang lebih baik dalam prediksi.

- Ilustrasi Code Dan Gambar :

- (a) Ilustrasi 1 : 6.24 dan 6.25.



Companyname	Categoricalvalue	Price
VW	0	20
Acura	0	10011
Honda	0	50000
Honda	3	10000

Companyname	Categoricalvalue	Price
VW	0	20
Acura	0	10011
Honda	0	50000
Honda	3	10000

Figure 6.24: One-Hot Encoding 1- fadila



Companyname	Acura	Honda	Price
VW	0	0	20000
Acura	0	0	10011
Honda	0	1	50000
Honda	0	1	10000

Figure 6.25: One-Hot Encoding 1- fadila

Penjelasan :

Nilai kategoris mewakili nilai numerik dari entri dalam dataset. Diconthokan apabila ada perusahaan lain dalam dataset, itu akan diberi nilai kategoris sebagai 4. Ketika jumlah entri unik meningkat, nilai kategoris juga meningkat secara proporsional. Tabel sebelumnya hanyalah representasi. Pada kenyataannya, nilai-nilai kategorikal mulai dari 0 sampai dengan kategori N-1.

Inimerupakan bentuk organisasi yang didefinisikan dengan VW; Acura; Honda berdasarkan pada nilai-nilai kategorikal. Rata-rata VW dan Honda adalah Acura, dengan menggunakan satu one-hot encoding untuk melakukan "binarisasi" kategori dan memasukkannya sebagai fitur untuk melatih model sehingga memberikan hasil yang sesuai.

- (b) Ilustrasi 2 : 6.26.

```
from numpy import array
from numpy import argmax
from keras.utils import to_categorical
# define example
data = [1, 3, 2, 0, 3, 2, 2, 1, 0, 1]
data = array(data)
```

```

print(data)
# one hot encode
encoded = to_categorical(data)
print(encoded)
# invert encoding
inverted = argmax(encoded[0])
print(inverted)

```

Figure 6.26: One-Hot Encoding 2 - fadila

Penjelasan :

Pada gambar tersebut dijelaskan bahwa terdapat bilangan bulat yang kemudian dikodekan sebagai vektor biner dan dicetak. Kemudian dapat dilihat bahwa nilai integer pertama 1 dikodekan sebagai [0, 1, 0, 0]. Selanjutnya membalikkan pengkodean dengan menggunakan fungsi argumax NumPy () pada nilai pertama dalam urutan yang mengembalikan nilai yang diharapkan 1 untuk bilangan bulat pertama.

7. Fungsi Dari Unp.Unique Beserta To.Categorical Dilengkapi Dengan Ilustrasi Atau Gambar :

(a) Penjelasan Fungsi Dari Unp.Unique :

Berfungsi untuk menemukan elemen unik array. Dimana dapat , mengembalikan elemen unik array yang diurutkan. Ada tiga output opsional selain elemen unik :

- indeks array input yang memberikan nilai unik
- indeks array unik yang merekonstruksi array input
- berapa kali setiap nilai unik muncul dalam array input

Ilustrasi Gambar : 6.27.

Figure 6.27: Np.Unique - fadila

Penjelasan :

Pada gambar tersebut, secara garis besarnya np.unique mengambil data yang berbeda dari variabel a yang berada dalam array modul np itu sendiri.

Pada contoh terdapat nilai 1 yang memiliki pengulangan angka, maka hanya salah satu diantara angka tersebut yang ditampilkan bukan kedua yang diikuti dengan angka berbeda lainnya. Hasilnya yang telah digambarkan pada contoh.

(b) Penjelasan Fungsi Dari To_Categorical :

Berfungsi untuk mengubah vektor kelas yang berupa integer (number) menjadi matriks kelas biner.

- Ilustrasi Gambar : 6.28.

```

> library(caret)
> a = matrix(c(1, 2, 3, 4, 0), nrow = 5, ncol = 1)
> a
[1] 1 2 3 4 0
> a = as.factor(a)
> a
[1] 1 2 3 4 0
  Levels: 1 2 3 4 0
> a = as.numeric(a)
> a
[1] 1 2 3 4 0
> a = as.factor(a)
> a
[1] 1 2 3 4 0
  Levels: 1 2 3 4 0

```

Figure 6.28: To Categorical - fadila

Penjelasan :

Pada gambar berikut di contoh penerapan array dari 5 label yang telah diset menjadi 3 kelas. Kemudian to_categorical difungsikan untuk mengkonversi array tersebut kedalam matrix sebanyak dari kolom-kolom yang ada pada kelas tersebut. Jumlah dari barisnya akan tetap sama dengan yang telah dieksekusi sebelumnya. Dan jadilah hasil seperti contoh tersebut.

8. Fungsi Dari Sequential Dilengkapi Dengan Ilustrasi Atau Gambar :

- Penjelasan Fungsi Dari Sequential :

Sebuah jenis model yang digunakan dalam perhitungan ataupun code program yang direalisasikan. Neural Networks Sequential membangun fitur tingkat tinggi melalui lapisannya yang berurutan. Sequential juga merupakan proses dimana membandingkan setiap elemen larik satu per satu secara beruntun, mulai dari elemen pertama, sampai dengan elemen terakhir atau elemen yang dicari sudah ditemukan.

- Ilustrasi Gambar : 6.29.



Figure 6.29: Sequential - fadila

Penjelasan :

Pada gambar diatas, mendefinisikan pencarian terhadap angka 47 dimana hasilnya tetap diurutkan sesuai dengan elemennya.

9. Plagiarism :

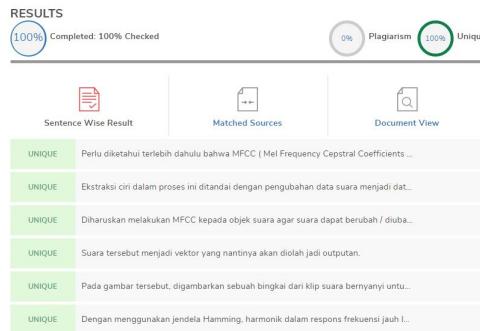


Figure 6.30: Plagiarisme- fadila

6.2.2 Praktek

1. Penjelasan Isi Data GTZAN Genre Collection Dan Data Dari Freesound.

- Penjelasan Isi Data GTZAN :

Pada GTZAN Genre Collection itu isinya berupa data musik yang sudah di folderkan berdasarkan genre lagunya (dikelompokkan).

- Code Yang Digunakan :

```
filename_reggae = 'genres/reggae/reggae.00000.au'
x_reggae, sr_reggae = librosa.load(filename_reggae, duration=10)
```

- Ilustrasi Gambar (Contoh) : 6.31

```
In [8]: filename_reggae = 'genres/reggae/reggae.00000.au'
x_reggae, sr_reggae = librosa.load(filename_reggae, duration=10)
```

Figure 6.31: Contoh GTZAN Genre Collection - fadila

- Penjelasan Contoh Code :

(a) Baris Code 1 : Filenamereggaem merupakan variabel yang berisikan direktori dari file yang dituju, pada code ini digunakan file audio dari genre reggae.

(b) Baris Code 2 : Membuat variabel X reggae dan sr reggae yang digunakan untuk meload file dari variabel filenamereggaem menggunakan librari Librosa dengan durasi 10, yang nantinya akan digunakan pada Mfcc.

2. Penjelasan Perbaris Kode Program Dari Display_Mfcc.

- Code Yang Digunakan :

```
def display_mfcc(song):  
    y, _ = librosa.load(song)  
    mfcc = librosa.feature.mfcc(y)  
  
    plt.figure(figsize=(10, 4))  
    librosa.display.specshow(mfcc, x_axis='time', y_axis='mel')  
    plt.colorbar()  
    plt.title(song)  
    plt.tight_layout()  
    plt.show()  
  
#%%  
display_mfcc('98195--grrlrighter--whistling.wav')
```

- Penjelasan :

- Baris Code 1 : Membuat fungsi display_mfcc untuk menampilkan vektorisasi dari sebuah suara dimana variabel parameter yaitu song
- Baris Code 2 : Membuat variabel Y dimana untuk melakukan load (meload) atau membaca variable parameter song dari perintah librosa load
- Baris Code 3 : Membuat variabel mfcc untuk memanggil variabel Y (yang telah dibuat sebelumnya) dan mengubah suara menjadi vektor
- Baris Code 4 : Melakukan plotting gambar dengan ukuran 10x4 dari figsize
- Baris Code 5 : Menampilkan spektrogram/chromagram dari library librosa dimana untuk x_axis mendefinisikan time kemudian y_axis mendefinisikan mel.
- Baris Code 6 : Menambahkan colorbar pada plot yang dijalankan
- Baris Code 7 : Menetapkan atau memberikan judul untuk suara yang dieksekusi
- Baris Code 8 : Untuk menyesuaikan subplot params (label dll) sehingga subplot cocok dengan area gambar.
- Baris Code 9 : Fungsi untuk menampilkan hasil plot dari inputan yang telah dieksekusi.

Code dibawah ini merupakan code lanjutan

- (j) Baris Code 10 : Fungsi Yang Akan Menampilkan Plot Dan Bar Dari Inputan code dan file suara whisling

- Ilustrasi Gambar : Ketika program tersebut dijalankan maka akan memberikan hasil seperti pada gambar berikut 6.32 dan 6.33.

```
In [2]: def display_mfcc(song):
    """
    This function displays the Mel-frequency cepstral coefficients (MFCCs) for a given audio file.
    It uses Librosa library to extract MFCCs and Matplotlib to plot them.
    """
    # Load the audio file
    y, sr = librosa.load(song)

    # Compute MFCCs
    mfcc = librosa.feature.mfcc(y=y, sr=sr)

    # Plot the MFCCs
    plt.figure(figsize=(10, 4))
    plt.imshow(mfcc, aspect='auto', x_axis='time', y_axis='mfcc')
    plt.colorbar()
    plt.title(song)
    plt.xlabel('Time')
    plt.ylabel('MFCC')
    plt.show()
```

Figure 6.32: Display Mfcc 1 - fadila

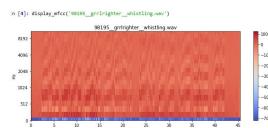


Figure 6.33: Display Mfcc 2 - fadila

3. Penjelasan Perbaris Code Dari Extract_Feature_Song().

- Code Yang Digunakan :

```
def extract_features_song(f):
    y, _ = librosa.load(f)

    # get Mel-frequency cepstral coefficients
    mfcc = librosa.feature.mfcc(y)
    # normalize values between -1,1 (divide by max)
    mfcc /= np.absolute(np.amax(mfcc))

    return np.ndarray.flatten(mfcc)[:25000]
```

- Penjelasan Code :

- Baris Code 1 : Membuat fungsi extract feature song dengan inputan (parameter) f
- Baris Code 2 : Membuat variabel y dimana untuk meload atau membaca inputan (parameter) f dari perintah librosa load song
- Baris Code 3 : Membuat variabel mfcc yang difungsikan untuk membuat feature dari variabel y berdasarkan library librosa
- Baris Code 4 : Membuat normalisasi nilai antara -1 sampai 1 yang didapatkan dari eksekusi np.absolute

- (e) Baris Code 5 : (return = mengembalikan) atau bisa didefinisikan untuk mengambil 25000 data pertama berdasarkan durasi suara atau musik lalu dikembalikan salinan arraynya dan dikecilkan menjadi satu.
 - Ilustrasi Gambar : Ketika program tersebut dijalankan maka akan memberikan hasil seperti pada gambar berikut 6.34.

```
In [7]: def extract_features_seeg(f):
    ...
    y, _ = librosa.load(f)
    ...
    # get Mel-frequency cepstral coefficients
    mfcc = librosa.feature.mfcc(y)
    # normalize values between -1,1 (divide by max)
    mfcc /= np.max(np.abs(mfcc))
    ...
    return mfcc
```

Figure 6.34: Extract Feature Song - fadila

- Mengapa Yang Diambil Merupakan 25.000 Baris Data Pertama ?

Data yang digunakan hanya 25.000 saja (baris data pertama) sehingga menghindari down pada sistem yang dieksekusi. Apabila diganti dengan 100.00 (sebagai contoh pembuktian) angka pertama dapat dipastikan pemrosesan yang lama terhadap dataset tersebut. Jadi digunakan 25.000 baris data pertama dijadikan sebagai contoh untuk pengeksekusian.

4. Penjelasan Perbaris Code Dari Generate_Features_And_Labels().

- Code Yang Digunakan :

```
def generate_features_and_labels():
    all_features = []
    all_labels = []

    genres = [ 'blues' , 'classical' , 'country' , 'disco' , 'hiphop'
    for genre in genres:
        sound_files = glob.glob( 'genres/' + genre + '/*.au' )
        print( 'Processing %d songs in %s genre...' % (len( sound_files ),
        for f in sound_files:
            features = extract_features_song( f )
            all_features.append( features )
            all_labels.append( genre )
```

- Penjelasan Code :

- (a) Baris Code 1 : Membuat perintah untuk fungsi generate features and labels
 - (b) Baris Code 2 : Pembuatan variabel all_features dengan array/parameter kosong
 - (c) Baris Code 3 : Pembuatan variabel all_labels dengan array/parameter kosong

- (d) Baris Code 4 : Membuat / mendefinisikan variable genres yang di dalamnya berisi nama folder-folder pada variabel genres tersebut
 - (e) Baris Code 5 : Membuat perintah fungsi looping (header)
 - (f) Baris Code 6 : Membuat atribut sound files yang berisi perintah looping perfolder dari folder genres dan mengambil semua file berekstensi au (semuanya dieksekusi berdasarkan module glob).
 - (g) Baris Code 7 : Memunculkan berapa (jumlah) song yang dieksekusi.
 - (h) Baris Code 8 : Membuat perintah fungsi dari sound_files
 - (i) Baris Code 9 : Membuat variabel features untuk memanggil fungsi extract features song (f) sebagai inputan. Setiap satu file array sound files dilakukan ekstrak fitur.
 - (j) Baris Code 10 : Memasukkan semua features menggunakan perintah append kedalam all_features
 - (k) Baris Code 11 : Memasukkan semua genres menggunakan perintah append ke dalam all_labels
 - (l) Baris Code 12 : Mendefinisikan label_uniq_ids dan label_row_ids sebagai variabel dimana mengeksekusi perintah np.unique dengan parameter variabelnya all_labels dan return_inverse=True.
 - (m) Baris Code 13 : Membuat variabel label_row_ids untuk menentukan type dari variabel tersebut dengan type bit yang sesuai dengan yang digunakan.
 - (n) Baris Code 14 : Membuat variabel onehot_labels dimana mengeksekusi to_categorical dengan variabel parameter low_row_ids dan len(label_uniq_ids)
 - (o) Baris Code 15 : Mengembalikan dan menampilkan hasil eksekusi dari variabel parameter all_features dan onehot_labels perintah dari np.stack.
 - Ilustrasi Gambar : Ketika program tersebut dijalankan maka akan memberikan hasil seperti pada gambar berikut 6.35.

Figure 6.35: Generate_Features_And_Labels - fadila

5. Penjelasan Penggunaan Fungsi `Generate_Features_And_Labels()` Sangat Lama Ketika Meload Dataset Genre

- Penjelasan :

Fungsi `Generate_Features_And_Labels()` sangat lama ketika meload dataset genre dikarenakan dalam dataset tersebut memiliki 1000 data dimana 1000 data tersebut dibagi menjadi 10 bagian genre. Pada setiap genre tersebut selain memiliki 100 data, atribut-atribut (feature dan label) yang dieksekusi juga terhitung banyak sehingga membutuhkan waktu yang cukup lama agar pemrosesan 1000 data tersebut sesuai dengan perintah yang diberikan.

- Code Yang Digunakan :

```
features, labels = generate_features_and_labels()
```

- Ilustrasi Gambar : 6.36

Penjelasan :

Hasil yang di dapatkan dari gambar yaitu dilakukan pemrosesan load pada data-data di masing-masing genre. Dimana setiap genrenya terdiri dari 100 data yang apabila di akumulatifkan dengan 10 jenis genre musik maka akan ada 1000 data secara keseluruhan.

```
In [8]: features, labels = generate_features_and_labels()
Processing 100 songs in古典 genre...
Processing 100 songs in country genre...
Processing 100 songs in blues genre...
Processing 100 songs in rock genre...
Processing 100 songs in jazz genre...
Processing 100 songs in pop genre...
Processing 100 songs in folk genre...
Processing 100 songs in R&B genre...
Processing 100 songs in metal genre...
```

Figure 6.36: `Generate_Features_Labels-2-fadila`

6. Mengapa Harus Dilakukan Pemisahan Data Training Dan Data Set Sebesar 80%?

- Penjelasan :

- Ilustrasi Gambar : 6.42

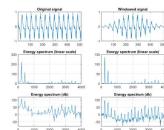


Figure 6.37: Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila

7. Penjelasan Parameter Dari Fungsi `Sequential()`.

- Code Yang Digunakan :

```
model = Sequential([
    Dense(100, input_dim=np.shape(train_input)[1]),
    Activation('relu'),
    Dense(10),
    Activation('softmax'),
])
```

- Penjelasan :
- Ilustrasi Gambar : 6.42

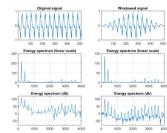


Figure 6.38: Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila

8. Penjelasan Masing-Masing Parameter Dari Fungsi Compile().

- Code Yang Digunakan :

```
model.compile(optimizer='adam',
              loss='categorical_crossentropy',
              metrics=['accuracy'])
print(model.summary())
```

- Penjelasan :
- Ilustrasi Gambar : 6.42

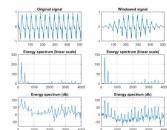


Figure 6.39: Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila

9. Penjelasan Masing-Masing Parameter Dari Fungsi Fit().

- Code Yang Digunakan :

```
model.fit(train_input, train_labels, epochs=10, batch_size=32,
          validation_split=0.2)
```

- Penjelasan :

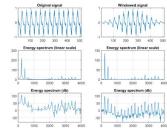


Figure 6.40: Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila

- Ilustrasi Gambar : 6.42

10. Penjelasan Masing-Masing Parameter Dari Fungsi Evaluate().

- Code Yang Digunakan :

```
loss , acc = model.evaluate(test_input , test_labels , batch_size=100)
print("Done!")
print("Loss: %.4f , accuracy: %.4f" % (loss , acc))
```

- Penjelasan :

- Ilustrasi Gambar : 6.42

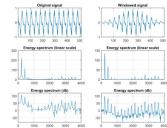


Figure 6.41: Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila

11. Penjelasan Masing-Masing Parameter Dari Fungsi Predict().

- Code Yang Digunakan :

```
model.predict(test_input [:1])
```

- Penjelasan :

- Ilustrasi Gambar : 6.42

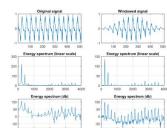


Figure 6.42: Suara Harus Dilakukan MFCC - fadila

6.2.3 Fadila-Penanganan Error Chapter 6

1. Screenshot Error : 6.43

```
In [2]: display_mfc("2660995_stereo-surgeon_kick-loop-5.wav")
Traceback (most recent call last):
  File "<ipython-input-2-54801a7786d0>", line 1, in <module>
    display_mfc("2660995_stereo-surgeon_kick-loop-5.wav")
  File "<ipython-input-1-599552608427>", line 2, in display_mfc
    y = librosa.load(porg)
  File "/usr/local/lib/python3.6/dist-packages/librosa/core.py", line 14, in load
    raise NameError("name 'librosa' is not defined")
NameError: name 'librosa' is not defined
```

Figure 6.43: Error - fadila

2. Code Error :

```
display_mfcc('266093_stereo-surgeon_kick-loop-5.wav')
```

#%

```
#Ini Tulisan Errornya
NameError: name 'librosa' is not defined
```

3. Penyelesaian Error :

- (a) Pertama-tama silahkan perhatikan maksud errornya seperti apa
 - (b) Pada error tersebut dikatakan bahwa "librosa" tidak terdefinisikan
 - (c) Selanjutnya silahkan definisikan library librosanya sebelum menjalankan perintah tersebut
 - (d) Code yang harus dijalankan untuk mendefinisikan library librosa yaitu sebagai berikut :

```
import librosa
import librosa.feature
import librosa.display
```

- (e) Silahkan jalankan code tersebut, lalu jalankan kembali code yang menghasilkan error tadi
 - (f) Setelah semua langkah-langkahnya diikuti maka tidak akan terjadi error lagi.

6.3 Lusia Violita Aprilian-1164080

6.3.1 Teori

1. Jelaskan kenapa file suara harus di lakukan MFCC.

- Jawaban :

MFCC (Mel Frequency Cepstral Coeficients) digunakan untuk mengubah file suara kedalam bentuk vektor. Dan mengapa harus dilakukan MFCC? Jawabannya ialah supaya file suara tersebut dapat diolah kembali menjadi output-an. Dan semua parameter inputan baik itu suara maupun dokumen harus dipersiapkan datanya terlebih dahulu.

- Ilustrasi Gambar :

Berikut adalah ilustrasi penggambaran dari MFCC :

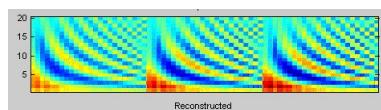


Figure 6.44: Lusia-MFCC

2. Jelaskan konsep dasar neural network.

- Jawaban :

Konsep dasar yang digunakan pada nural network mengadopsi mekanisme berpikir dari struktur dan proses kerja neuron pada otak manusia. Dimana otak manusia dapat bekerja untuk memberikan stimulasi atau rangsangan, melakukan proses, dan memberikan output-an. Baik untuk memproses sebagai sinyal elemen yang diterima, toleransi terhadap kesalahan, maupun pada proses paralel.

- Ilustrasi Gambar :

Berikut adalah ilustrasi penggambaran pada konsep dasar neural network :

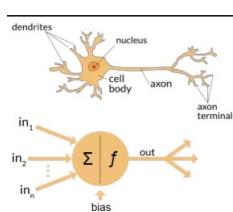


Figure 6.45: Lusia-Neural Network

3. Jelaskan konsep pembobotan dalam neural network.

(a) Jawaban :

Bobot merupakan jembatan yang menghubungkan neuron satu dengan neuron yang lainnya. Dimana pada proses neural network dimulai dari input yang diterima neuron beserta nilai bobot. Nilai bobot tersebut sebagai penanda dari sebuah koneksi. Selanjutnya nilai input akan dihitung dan menghasilkan aktif atau tidak. Apabila data aktif, neuron mengirimkan nilai output melalui bobot output-nya ke semua neuron yang terhubung.

(b) Ilustrasi Gambar :

Berikut adalah ilustrasi penggambaran pada konsep pembobotan :

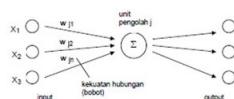


Figure 6.46: Lusia-Konsep Pembobotan

4. Jelaskan konsep fungsi aktivasi dalam neural network.

• Jawaban :

Fungsi aktivasi pada neural network berfungsi layaknya sinapsis pada neuron manusia. Dimana pada neural network, fungsi aktivasi sebagai penentu aktivasi dari sebuah nilai input-an yang sebelumnya telah dihitung pada hidden layer.

• Ilustrasi gambar :

Berikut adalah ilustrasi penggambaran pada konsep fungsi aktivasi :

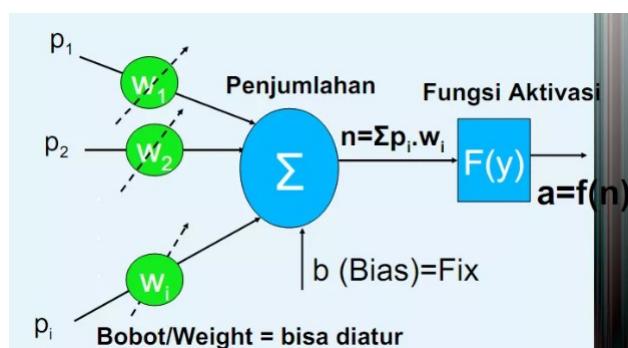


Figure 6.47: Lusia-Konsep Fungsi Aktivasi

5. Jelaskan cara membaca hasil plot dari MFCC.

- Jawaban :

Pada sebuah grafik hasil plot dari MFCC, terdapat 2 sumbu yaitu x dan y. Sumbu x merupakan waktu atau durasi dari sebuah suara/musik/lagu, sedangkan sumbu y merupakan frekuensi dari suara yang dihasilkan, dan hasilnya merupakan desibel/power. Desibel yang dihasilkan memiliki range warna yang berbeda-beda. Range warna dari desibel adalah mulai dari biru tua hingga coklat tua. Range warna biru merupakan suara yang tidak dapat didengar manusia dan coklat merupakan suara yang dapat dapat didengar manusia.

- Ilustrasi gambar :

Berikut adalah ilustrasi dari cara membaca hasil plot dari file whistling.wav :

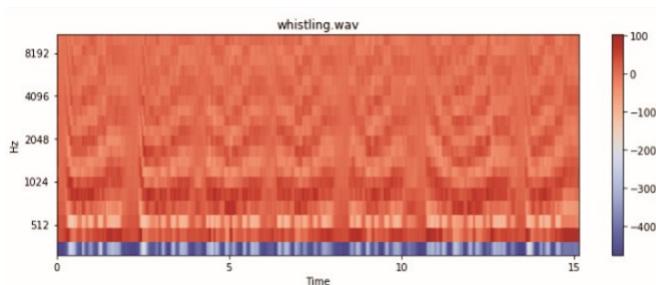


Figure 6.48: Lusia-Membaca hasil plot

6. Jelaskan apa itu one-hot encoding.

- Jawaban :

one-hot encoding adalah proses di mana variabel kategorikal dikonversi menjadi bentuk yang tersedia pada algoritma Machine Learning (vektor biner) untuk melakukan prediksi. Nilai kategorikal akan dipetakan ke bentuk biner, lalu nilai integer diubah atau dipresentasikan kedalam bentuk vektor biner yang semua nilainya bernilai nol kecuali indeks integer.

- Ilustrasi gambar :

Berikut adalah ilustrasi penggambaran one-hot encoding :

7. Jelaskan apa fungsi dari np.unique dan to_categorical dalam kode program.

Label Encoding			One Hot Encoding			
Food Name	Categorical #	Calories	Apple	Chicken	Broccoli	Calories
Apple	1	95	1	0	0	95
Chicken	2	231	0	1	0	231
Broccoli	3	50	0	0	1	50

Figure 6.49: Lusia-one hot encoding

- np.unique

np.unique atau numpy.unique yang berfungsi untuk menemukan elemen unik pada array.

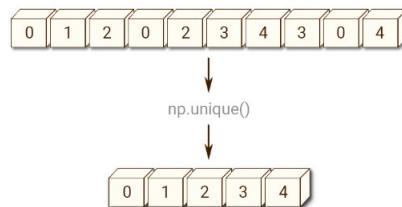


Figure 6.50: Lusia-np.unique

- to_categorical

to_categorical digunakan untuk meng-convert atau mengubah class vector berupa integer ke dalam matrix kelas biner.

```
# Consider an array of 5 labels out of a set of 3 classes {0, 1, 2}:
> labels
array([2, 1, 2, 0, 1])
# 'to_categorical' converts this into a matrix with as many
# columns as there are classes. The number of rows
# stays the same.
> to_categorical(labels)
array([[ 0.,  0.,  1.],
       [ 0.,  1.,  0.],
       [ 0.,  1.,  0.],
       [ 1.,  0.,  0.],
       [ 0.,  0.,  1.]], dtype=float32)
```

Figure 6.51: Lusia-to categorical

8. Jelaskan apa fungsi dari Sequential dalam kode program.

- Jawaban :

Sequential merupakan proses untuk membandingkan setiap satu larik elemen dengan cara satu persatu secara beruntun. Atau pada library keras, sequential merupakan sebuah model.

- Ilustrasi gambar :

Berikut adalah gambaran ilustrasi dari sequential.

6.3.2 Praktek

```
keras.utils.Sequence()
```

Figure 6.52: Lusia-sequential

Chapter 7

Discussion

Please tell more about conclusion and how to the next work of this study.

Chapter 8

Discussion

Please tell more about conclusion and how to the next work of this study.

Chapter 9

Discussion

Please tell more about conclusion and how to the next work of this study.

Chapter 10

Discussion

Please tell more about conclusion and how to the next work of this study.

Chapter 11

Discussion

Please tell more about conclusion and how to the next work of this study.

Chapter 12

Discussion

Please tell more about conclusion and how to the next work of this study.

Chapter 13

Discussion

Please tell more about conclusion and how to the next work of this study.

Chapter 14

Discussion

Please tell more about conclusion and how to the next work of this study.

Appendix A

Form Penilaian Jurnal

gambar A.1 dan A.2 merupakan contoh bagaimana reviewer menilai jurnal kita.

NO	UNSUR	KETERANGAN	MAKS	KETERANGAN
1	Keefektifan Judul Artikel	Maksimal 12 (dua belas) kata dalam Bahasa Indonesia atau 10 (sepuluh) kata dalam Bahasa Inggris	2	a. Tidak lugas dan tidak ringkas (0) b. Kurang lugas dan kurang ringkas (1) c. Ringkas dan lugas (2)
2	Pencantuman Nama Penulis dan Lembaga Penulis		1	a. Tidak lengkap dan tidak konsisten (0) b. Lengkap tetapi tidak konsisten (0,5) c. Lengkap dan konsisten (1)
3	Abstrak	Dalam Bahasa Indonesia dan Bahasa Inggris yang baik, jumlah 150-200 kata. Isi terdiri dari latar belakang, metode, hasil, dan kesimpulan. Isi tertuang dengan kalimat yang jelas.	2	a. Tidak dalam Bahasa Indonesia dan Bahasa Inggris (0) b. Abstrak kurang jelas dan ringkas, atau hanya dalam Bahasa Inggris, atau dalam Bahasa Indonesia saja (1) c. Abstrak yang jelas dan ringkas dalam Bahasa Indonesia dan Bahasa Inggris (2)
4	Kata Kunci	Maksimal 5 kata kunci terpenting dalam paper	1	a. Tidak ada (0) b. Ada tetapi kurang mencerminkan konsep penting dalam artikel (0,5) c. Ada dan mencerminkan konsep penting dalam artikel (1)
5	Sistematika Pembahasan	Terdiri dari pendahuluan, tinjauan pustaka, metode penelitian, hasil dan pembahasan, kesimpulan dan saran, daftar pustaka	1	a. Tidak lengkap (0) b. Lengkap tetapi tidak sesuai sistem (0,5) c. Lengkap dan bersistem (1)
6	Pemanfaatan Instrumen Pendukung	Pemanfaatan Instrumen Pendukung seperti gambar dan tabel	1	a. Tak termanfaatkan (0) b. Kurang informatif atau komplementer (0,5) c. Informatif dan komplementer (1)
7	Cara Pengacuan dan Pengutipan		1	a. Tidak baku (0) b. Kurang baku (0,5) c. Baku (1)
8	Penyusunan Daftar Pustaka	Penyusunan Daftar Pustaka	1	a. Tidak baku (0) b. Kurang baku (0,5) c. Baku (1)
9	Peristilahan dan Kebahasaan		2	a. Buruk (0) b. Baik (1) c. Cukup (2)
10	Makna Sumbangan bagi Kemajuan		4	a. Tidak ada (0) b. Kurang (1) c. Sedang (2) d. Cukup (3) e. Tinggi (4)

Figure A.1: Form nilai bagian 1.

11	Dampak Ilmiah		7	a. Tidak ada (0) b. Kurang (1) c. Sedang (3) d. Cukup (5) e. Besar (7)
12	Nisbah Sumber Acuan Primer berbanding Sumber lainnya	Sumber acuan yang langsung merujuk pada bidang ilmiah tertentu, sesuai topik penelitian dan sudah teruji.	3	a. < 40% (1) b. 40-80% (2) c. > 80% (3)
13	Derajat Kemutakhiran Pustaka Acuan	Derajat Kemutakhiran Pustaka Acuan	3	a. < 40% (1) b. 40-80% (2) c. > 80% (3)
14	Analisis dan Sintesis	Analisis dan Sintesis	4	a. Sedang (2) b. Cukup (3) c. Baik (4)
15	Penyimpulan	Sangat jelas relevasinya dengan latar belakang dan pembahasan, dirumuskan dengan singkat	3	a. Kurang (1) b. Cukup (2) c. Baik (3)
16	Unsur Plagiat		0	a. Tidak mengandung plagiat (0) b. Terdapat bagian-bagian yang merupakan plagiat (-5) c. Keseluruhannya merupakan plagiat (- 20)
TOTAL			36	
Catatan : Nilai minimal untuk diterima 25				

Figure A.2: form nilai bagian 2.

Appendix B

FAQ

M : Kalo Intership II atau TA harus buat aplikasi ? D : Ga harus buat aplikasi tapi harus ngoding

M : Pa saya bingung mau ngapain, saya juga bingung mau presentasi apa? D : Makanya baca de, buka jurnal topik ‘ganteng’ nah kamu baca dulu sehari 5 kali ya, 4 hari udah 20 tuh. Bingung itu tanda kurang wawasan alias kurang baca.

M : Pa saya sudah cari jurnal terindeks scopus tapi ga nemu. D : Kamu punya mata de? coba dicolok dulu. Kamu udah lakuin apa aja? tolong di list laporan ke grup Tingkat Akhir. Tinggal buka google scholar klik dari tahun 2014, cek nama jurnalnya di scimagojr.com beres.

M : Pa saya belum dapat tempat intership, jadi ga tau mau presentasi apa? D : kamu kok ga nyambung, yang dipresentasikan itu yang kamu baca bukan yang akan kamu lakukan.

M : Pa ini jurnal harus yang terindex scopus ga bisa yang lain ? D : Index scopus menandakan artikel tersebut dalam standar semantik yang mudah dipahami dan dibaca serta bukan artikel asal jadi. Jika diluar scopus biasanya lebih sukar untuk dibaca dan dipahami karena tidak adanya proses review yang baik dan benar terhadap artikel.

M : Pa saya tidak mengerti D : Coba lihat standar alasan

M : Pa saya bingung D : Coba lihat standar alasan

M : Pa saya sibuk D : Mbahmu....

M : Pa saya ganteng D : Ndasmu....

M : Pa saya kece D : wes karepmu lah....

Biasanya anda memiliki alasan tertentu jika menghadapi kendala saat proses bimbingan, disini saya akan melakukan standar alasan agar persepsi yang diterima sama dan tidak salah kaprah. Penggunaan kata alasan tersebut antara lain :

1. Tidak Mengerti : anda boleh menggunakan alasan ini jika anda sudah melakukan tahapan membaca dan meresumekan 15 jurnal. Sudah mencoba dan mempraktekkan teorinya dengan mencari di youtube dan google minimal 6 jam sehari selama 3 hari berturut-turut.
2. Bingung : anda boleh mengatakan alasan bingung setelah maksimal dalam berusaha menyelesaikan tugas bimbingan dari dosen(sudah dilakukan semua). Anda belum bisa mengatakan alasan bingung jika anda masih belum menyelesaikan tugas bimbingan dan poin nomor 1 diatas. Setelah anda menyelesaikan tugas bimbingan secara maksimal dan tahap 1 poin diatas, tapi anda masih tetap bingung maka anda boleh memakai alasan ini.

Bibliography

- [1] Joshua Eckroth. *Python Artificial Intelligence Projects for Beginners: Get up and running with Artificial Intelligence using 8 smart and exciting AI applications.* Packt Publishing Ltd, 2018.
- [2] Stuart J Russell and Peter Norvig. *Artificial intelligence: a modern approach.* Malaysia; Pearson Education Limited,, 2016.