

CERDAS MENGUASAI GIT

CERDAS MENGUASAI GIT

Dalam 24 Jam

Rolly M. Awangga
Informatics Research Center



Kreatif Industri Nusantara

Penulis:

Rolly Maulana Awangga

ISBN : 978-602-53897-0-2

Editor:

M. Yusril Helmi Setyawan

Penyunting:

Syafril Fachrie Pane

Khaera Tunnisa

Diana Asri Wijayanti

Desain sampul dan Tata letak:

Deza Martha Akbar

Penerbit:

Kreatif Industri Nusantara

Redaksi:

Jl. Ligar Nyawang No. 2

Bandung 40191

Tel. 022 2045-8529

Email : awangga@kreatif.co.id

Distributor:

Informatics Research Center

Jl. Sariasisih No. 54

Bandung 40151

Email : irc@poltekpos.ac.id

Cetakan Pertama, 2019

Hak cipta dilindungi undang-undang

Dilarang memperbanyak karya tulis ini dalam bentuk dan dengan cara
apapun tanpa ijin tertulis dari penerbit

*'Jika Kamu tidak dapat
menahan lelahnya
belajar, Maka kamu
harus sanggup menahan
perihnya Kebodohan.'*

Imam Syafi'i

CONTRIBUTORS

ROLLY MAULANA AWANGGA, Informatics Research Center., Politeknik Pos Indonesia, Bandung, Indonesia

CONTENTS IN BRIEF

1 Chapter 1	1
2 Chapter 2	57
3 Chapter 3	123
4 Chapter 4	167
5 Chapter 5	169
6 Chapter 6	171
7 Chapter 7	173

DAFTAR ISI

Daftar Gambar	xv
Daftar Tabel	xxvii
Foreword	xxxv
Kata Pengantar	xxxvii
Acknowledgments	xxxix
Acronyms	xli
Glossary	xliii
List of Symbols	xlvi
Introduction	xlvii
<i>Rolly Maulana Awangga, S.T., M.T.</i>	
1 Chapter 1	1
1.1 1174035 - Luthfi Muhammad Nabil	1
1.1.1 Sejarah dan perkembangan Kecerdasan Buatan	1
1.1.2 Supervised Learning	2
1.1.3 Unsupervised Learning	2

1.1.4	Jenis - Jenis Dataset	3
1.1.5	Instalasi dan Percobaan Kompilasi dari Library Scikit-learn	3
1.1.6	Mencoba Loading and example dataset	5
1.1.7	Learning and Predicting	7
1.1.8	Model Persistence	8
1.1.9	Conventions	10
1.1.10	Skrinsut Error	14
1.1.11	Kode error dan jenis error tersebut	14
1.1.12	Penanganan Error	15
1.1.13	Plagiarisme	16
1.2	1174040 - Hagan Rowlenstino A. S	16
1.2.1	Teori	16
1.2.2	Instalasi	17
1.2.3	Penanganan Error	20
1.2.4	Cek Plagiarism	21
1.3	1174042 Faisal Najib Abdullah	21
1.3.1	Teori	21
1.3.2	Instalasi	22
1.3.3	Penanganan eror	27
1.3.4	Plagiat	28
1.3.5	Link	28
1.4	1174043 - Irvan Rizkiansyah	29
1.4.1	Definisi Kecerdasan Buatan	29
1.4.2	Sejarah dan Perkembangan	29
1.4.3	Supervised Learning	29
1.4.4	Unsupervised Learning	30
1.4.5	Teknik Klasifikasi	30
1.4.6	Regresi	30
1.4.7	Training Set	30
1.4.8	Testing Set	30
1.4.9	Instalasi dan Percobaan Kompilasi dari Library Scikit-learn	30
1.4.10	Mencoba Loading an example dataset	32
1.4.11	Mencoba Learning and Predicting	33
1.4.12	Mencoba Model Persistence	33
1.4.13	Mencoba Conventions	34
1.5	1174050 Dika Sukma Pradana	34

1.5.1	Teori	34
1.5.2	Instalasi	36
1.5.3	Percobaan	36
1.5.4	Penanganan eror	41
1.5.5	Plagiarism	42
1.6	1174057 Alit Fajar Kurniawan	42
1.6.1	Teori	42
1.6.2	Praktek	43
1.6.3	Penanganan Error	50
1.6.4	Bukti Tidak Plagiat	51
1.7	1174039 - Liyana Majdah Rahma	51
1.7.1	Teori	51
1.7.2	Instalasi	52
1.7.3	Penanganan Error	56
1.7.4	Cek Plagiarism	56
2	Chapter 2	57
2.1	1174042 Faisal Najib Abdullah	57
2.1.1	Teori	57
2.1.2	Sikic-Learn	62
2.1.3	Penanganan Error	68
2.1.4	Plagiat	69
2.2	1174035 Luthfi Muhammad Nabil	69
2.2.1	Teori	69
2.2.2	Scikit-Learn	74
2.2.3	Skrinsut Error	79
2.2.4	Penanganan Error	79
2.2.5	Plagiarisme	79
2.3	1174057 - Alit Fajar Kurniawan	80
2.3.1	Teori	80
2.3.2	Praktek	81
2.3.3	Penanganan Error	81
2.3.4	Bukti Tidak Plagiat	81
2.4	1174050 Dika Sukma Pradana	81
2.4.1	Teori	81
2.4.2	Sikic-Learn	85
2.4.3	Penanganan Error	93
2.4.4	Plagiat	94

2.5	1174039 Liyana Majdah Rahma	94
2.5.1	Teori	94
2.5.2	Sikic-Learn	98
2.5.3	Penanganan Error	105
2.5.4	Plagiat	106
2.6	1174043 Irvan Rizkiansyah	106
2.6.1	Teori	106
2.6.2	Scikit-Learn	109
2.7	1174040 - Hagan Rowlenstino A. S	113
2.7.1	Teori	113
2.7.2	scikit-learn	118
2.7.3	Penanganan Error	122
3	Chapter 3	123
3.0.1	Soal Teori	123
3.1	Faisal Najib Abdullah / 1174042	127
3.1.1	Teori	127
3.1.2	Praktikum	129
3.1.3	Penanganan Error / cokro	135
3.2	1174040 - Hagan Rowlenstino A. S	137
3.2.1	Teori	137
3.2.2	Praktek	139
3.2.3	Penanganan Error	144
3.3	1174050 Dika Sukma Pradana	146
3.3.1	Teori	146
3.3.2	Praktikum	149
3.3.3	Penanganan Error	154
3.4	1174057 Alit Fajar Kurniawan	155
3.4.1	Teori	155
3.4.2	Praktikum	158
3.4.3	Penanganan Error	164
4	Chapter 4	167
5	Chapter 5	169
6	Chapter 6	171
7	Chapter 7	173

Daftar Pustaka	175
Index	177

DAFTAR GAMBAR

1.1	Instalasi Scikit Learn	3
1.2	Daftar Example	3
1.3	Variable Explorer	4
1.4	Hasil Percobaan 1	5
1.5	Hasil Percobaan 2	5
1.6	Hasil Percobaan 3	6
1.7	Hasil Percobaan 4	6
1.8	Hasil pada variable explorer	6
1.9	Hasil Percobaan 1	7
1.10	Hasil Percobaan 2	7
1.11	Hasil Percobaan 3	7
1.12	Hasil pada variable explorer	8
1.13	Hasil Percobaan 1	8

1.14	Hasil Percobaan 2	9
1.15	Hasil Percobaan 3	9
1.16	Hasil Percobaan 4	9
1.17	Hasil Percobaan 5	9
1.18	Hasil pada variable explorer	10
1.19	Hasil Percobaan 1	11
1.20	Hasil Percobaan 2	11
1.21	Hasil Percobaan 3	11
1.22	Hasil Percobaan 4	12
1.23	Hasil Percobaan 5	12
1.24	Hasil Percobaan 6	12
1.25	Hasil pada variable explorer	13
1.26	Hasil Percobaan 6	14
1.27	Hasil pada variable explorer	16
1.28	Install Library Scikit	17
1.29	Variable Exploler	18
1.30	Data Digits	18
1.31	Digits Target	19
1.32	Data 2D	19
1.33	Data 2D	20
1.34	Cek Plagiarism	21
1.35	Installasi	23
1.36	Mencoba Loading an example Dataset	24
1.37	Learning and Predicting	24
1.38	Model Presistence	25
1.39	Model Presistence	25
1.40	Model Presistence	26
1.41	Error	28

1.42	Error	28
1.43	Instalasi Scikit Learn	31
1.44	Variable Explorer	32
1.45	Dataset	33
1.46	Predicting	33
1.47	Instalasi	36
1.48	Variabel Explore	37
1.49	Datasets	37
1.50	Error	41
1.51	Plagiarism	42
1.52	Instalasi Scikit Learn	44
1.53	Example	44
1.54	Example	45
1.55	Result Data Digits	46
1.56	Result digits.target	46
1.57	Result digits.image	46
1.58	Result Learning and predicting	47
1.59	Result Model persistence	48
1.60	Result Conventions	50
1.61	Error	50
1.62	Error	50
1.63	Plagiarisme	51
1.64	Instalasi	53
1.65	Variable Exploler	53
1.66	Variable Exploler	54
1.67	Data Digits	54
1.68	Digits Target	54
1.69	Data 2D	55

1.70	Data 2D	56
1.71	Cek Plagiarism	56
2.1	contoh binari calssification	58
2.2	contoh supervised learning	58
2.3	contoh unsupervised learning	59
2.4	contoh clusterring	59
2.5	contoh evaluasi dan akurasi	60
2.6	contoh Confusion Matrix	60
2.7	contoh K-fold cross validation	61
2.8	contoh decision tree	62
2.9	contoh information gain	62
2.10	hasil	63
2.11	hasil	63
2.12	hasil	64
2.13	hasil	65
2.14	hasil	65
2.15	hasil	66
2.16	hasil	66
2.17	hasil	67
2.18	hasil	67
2.19	hasil	68
2.20	hasil	69
2.21	Error	69
2.22	Error	70
2.23	contoh binary classification	70
2.24	contoh clustering	71
2.25	contoh K-fold cross validation	72
2.26	contoh information gain	73

2.27	contoh information gain	74
2.28	Hasil Percobaan 1	74
2.29	Hasil Percobaan 2	75
2.30	Hasil Percobaan 3	75
2.31	Hasil Percobaan 4	76
2.32	Hasil Percobaan 5	76
2.33	Hasil Percobaan 6	76
2.34	Hasil Percobaan 7	77
2.35	Hasil Percobaan 8	77
2.36	Hasil Percobaan 9	77
2.37	Hasil Percobaan 10	78
2.38	Hasil Percobaan 11	78
2.39	Hasil Percobaan 12	79
2.40	Error	79
2.41	Error	79
2.42	Hasil Pengecekan Plagiarisme	79
2.43	Klasifikasi Binari	80
2.44	Plagiarisme	81
2.45	contoh binari classification	81
2.46	contoh supervised learning	82
2.47	contoh unsupervised learning	82
2.48	contoh clustering	82
2.49	contoh evaluasi dan akurasi	83
2.50	contoh Confusion Matrix	83
2.51	contoh K-fold cross validation	84
2.52	contoh decision tree	84
2.53	contoh information gain	84
2.54	hasil	85

2.55	hasil	86
2.56	hasil	86
2.57	hasil	87
2.58	hasil	88
2.59	hasil	89
2.60	hasil	90
2.61	hasil	91
2.62	hasil	91
2.63	hasil	92
2.64	hasil	93
2.65	Error	93
2.66	Error	94
2.67	contoh K-fold cross validation	94
2.68	contoh supervised learning	95
2.69	contoh unsupervised learning	95
2.70	contoh clusterring	95
2.71	contoh evaluasi dan akurasi	96
2.72	contoh Confusion Matrix	96
2.73	contoh K-fold cross validation	96
2.74	contoh decision tree	97
2.75	contoh information gain	97
2.76	hasil	98
2.77	hasil	99
2.78	hasil	99
2.79	hasil	100
2.80	hasil	101
2.81	hasil	101
2.82	hasil	102

2.83	hasil	103
2.84	hasil	104
2.85	hasil	105
2.86	hasil	105
2.87	Error	105
2.88	plagiat	106
2.89	contoh Binary Classification	106
2.90	contoh supervised learning	107
2.91	contoh unsupervised learning	107
2.92	contoh clustering	107
2.93	contoh Evaluasi	108
2.94	contoh Confusion Matrix	108
2.95	contoh K-fold cross validation	108
2.96	contoh decision tree	109
2.97	contoh information gain	109
2.98	Hasil Percobaan 1	109
2.99	Hasil Percobaan 2	110
2.100	Hasil Percobaan 3	110
2.101	Hasil Percobaan 4	110
2.102	Hasil Percobaan 5	111
2.103	Hasil Percobaan 7	111
2.104	Hasil Percobaan 9	112
2.105	Hasil Percobaan 10	112
2.106	Hasil Percobaan 11	113
2.107	Hasil Percobaan 12	113
2.108	Binary Classification	114
2.109	Supervised	114
2.110	Unsupervised	115

2.111	lustering	115
2.112	Evaluasi	116
2.113	Confussion Matrix	116
2.114	K-Fold	117
2.115	Decision Tree	117
2.116	Information Gain	118
2.117	No 1	118
2.118	No 2	119
2.119	No 3	119
2.120	No 4	119
2.121	No 5	120
2.122	No 7	120
2.123	No 9	121
2.124	No 10	121
2.125	No 11	122
2.126	No 12	122
2.127	Screenshot Error	122
3.1	Contoh Confusion Matrix	124
3.2	Contoh Confusion Matrix	126
3.3	Contoh Random Forest yang sudah Divote	127
3.4	contoh binari calssification	127
3.5	contoh binari calssification	129
3.6	contoh binari calssification	129
3.7	hasil	130
3.8	hasil	131
3.9	hasil	132
3.10	hasil	133
3.11	hasil	133

3.12	hasil	134
3.13	hasil	134
3.14	hasil	135
3.15	hasil	136
3.16	hasil	136
3.17	Random Forest	137
3.18	Confussion Matrix	138
3.19	Vote	139
3.20	Pandas	139
3.21	hasil Pandas	139
3.22	Numpy	139
3.23	Hasil Numpy	140
3.24	Matplotlib	140
3.25	Hasil Matplotlib	140
3.26	Random Forest	141
3.27	Hasil Random Forest	141
3.28	Confusion Matrix	141
3.29	Hasil Coonfusion Matrix	141
3.30	Desicion Tree	141
3.31	Hasil Desicion Tree	142
3.32	SVM	142
3.33	Hasil SVM	142
3.34	Cross Val Rand Forest	142
3.35	Hasil Cross Validaiton Random Forest	142
3.36	Cross Vadation Desicion Tree	142
3.37	Hasil Cross Vadation Desicion Tree	143
3.38	Cross Vadation SVM	143
3.39	Hasil Cross Vadation SVM	143

3.40	Program Pengamatan	143
3.41	Hasil Program Pengamatan	143
3.42	Grafik Program Pengamatan	144
3.43	Error 1	144
3.44	Error 2	144
3.45	Error 3	144
3.46	Error 4	144
3.47	Kode Error 1	145
3.48	Kode Error 2	145
3.49	Kode Error 3	145
3.50	Kode Error 4	145
3.51	Fix Error 1	145
3.52	Fix Error 2	145
3.53	Fix Error 3	146
3.54	Fix Error 4	146
3.55	Random Forest	146
3.56	Confusion Matriks	149
3.57	Voting	149
3.58	hasil	150
3.59	hasil	150
3.60	hasil	151
3.61	hasil	152
3.62	hasil	152
3.63	hasil	153
3.64	hasil	154
3.65	hasil	154
3.66	hasil	155
3.67	Random Forest	156

3.68	Confusion Matrix.	157
3.69	Voting.	157
3.70	hasil	158
3.71	hasil	159
3.72	hasil	159
3.73	Aplikasi Sederhana Dengan Matplotlib Diagram Batang.	160
3.74	hasil	161
3.75	hasil	161
3.76	hasil	162
3.77	hasil	163
3.78	hasil	163
3.79	hasil	164

DAFTAR TABEL

Listings

src/1174035/chapter1/sample1.py	4
src/1174035/chapter1/sample2.py	5
src/1174035/chapter1/sample2.py	5
src/1174035/chapter1/sample2.py	5
src/1174035/chapter1/sample2.py	6
src/1174035/chapter1/sample2.py	6
src/1174035/chapter1/sample3.py	7
src/1174035/chapter1/sample3.py	7
src/1174035/chapter1/sample3.py	7
src/1174035/chapter1/sample3.py	8
src/1174035/chapter1/sample4.py	8
src/1174035/chapter1/sample4.py	9
src/1174035/chapter1/sample4.py	9
src/1174035/chapter1/sample4.py	9
src/1174035/chapter1/sample4.py	10
src/1174035/chapter1/sample5.py	10
src/1174035/chapter1/sample5.py	11

src/1174035/chapter1/sample5.py	11
src/1174035/chapter1/sample5.py	12
src/1174035/chapter1/sample5.py	14
src/1174035/chapter1/sample3.py	15
src/1174040/chap1/ex1.py	17
src/1174040/chap1/ex2.py	18
src/1174040/chap1/ex2.py	18
src/1174040/chap1/ex2.py	18
src/1174040/chap1/ex2.py	19
src/1174040/chap1/no3.py	19
src/1174040/chap1/no4.py	20
src/1174040/chap1/no5.py	20
src/1174040/chap1/no3.py	21
src/1174042/chapter1/2,1.py	22
src/1174042/chapter1/2,2.py	22
src/1174042/chapter1/2,3.py	23
src/1174042/chapter1/2,4.py	24
src/1174042/chapter1/2,5.py	25
src/1174043/chapter1/sample1.py	31
src/1174043/chapter1/sample2.py	32
src/1174043/chapter1/sample3.py	33
src/1174043/chapter1/sample4.py	33
src/1174043/chapter1/sample5.py	34
src/1174050/chapter1/VAR.py	36
src/1174050/chapter1/dataset.py	37
src/1174050/chapter1/learning.py	37
src/1174050/chapter1/modelpersistance.py	38
src/1174050/chapter1/typecasting.py	39
src/1174050/chapter1/Multiclass.py	40
src/1174050/chapter1/Refitting.py	40
src/1174057/chapter1/example.py	44
src/1174057/chapter1/dataset.py	45
src/1174057/chapter1/learning.py	47
src/1174057/chapter1/modelpersistence.py	47
src/1174057/chapter1/conventions.py	48

src/1174039/chapter1/no1.py	53
src/1174039/chapter1/no1.py	53
src/1174039/chapter1/no2.py	54
src/1174039/chapter1/no3.py	55
src/1174039/chapter1/no4.py	55
src/1174039/chapter1/no5.py	55
src/1174039/chapter1/no3.py	56
src/1174042/chapter2/2,1.py	62
src/1174042/chapter2/2,2.py	63
src/1174042/chapter2/2,3.py	64
src/1174042/chapter2/2,4.py	64
src/1174042/chapter2/2,5.py	65
src/1174042/chapter2/2,6.py	65
src/1174042/chapter2/2,7.py	65
src/1174042/chapter2/2,8.py	66
src/1174042/chapter2/2,9.py	66
src/1174042/chapter2/2,10.py	67
src/1174042/chapter2/2,11.py	67
src/1174042/chapter2/2,12.py	68
src/1174035/chapter2/sample1.py	74
src/1174035/chapter2/sample1.py	74
src/1174035/chapter2/sample1.py	75
src/1174035/chapter2/sample1.py	75
src/1174035/chapter2/sample1.py	76
src/1174035/chapter2/sample1.py	76
src/1174035/chapter2/sample1.py	76
src/1174035/chapter2/sample1.py	77
src/1174035/chapter2/sample1.py	77
src/1174035/chapter2/sample1.py	77
src/1174035/chapter2/sample1.py	78
src/1174035/chapter2/sample1.py	78
src/1174050/chapter2/1.py	85
src/1174050/chapter2/2.py	85
src/1174050/chapter2/3.py	86
src/1174050/chapter2/4.py	87

src/1174050/chapter2/5.py	87
src/1174050/chapter2/6.py	88
src/1174050/chapter2/7.py	88
src/1174050/chapter2/8.py	89
src/1174050/chapter2/9.py	90
src/1174050/chapter2/10.py	91
src/1174050/chapter2/11.py	92
src/1174050/chapter2/12.py	92
src/1174039/chapter2/1.py	98
src/1174039/chapter2/2.py	98
src/1174039/chapter2/3.py	99
src/1174039/chapter2/4.py	100
src/1174039/chapter2/5.py	100
src/1174039/chapter2/6.py	101
src/1174039/chapter2/7.py	102
src/1174039/chapter2/8.py	102
src/1174039/chapter2/9.py	103
src/1174039/chapter2/10.py	103
src/1174039/chapter2/11.py	104
src/1174039/chapter2/12.py	105
src/1174043/chapter2/1.py	109
src/1174043/chapter2/1.py	109
src/1174043/chapter2/1.py	110
src/1174043/chapter2/1.py	110
src/1174043/chapter2/1.py	111
src/1174043/chapter2/1.py	112
src/1174043/chapter2/1.py	112
src/1174043/chapter2/1.py	113
src/1174040/chapter2/1174040.py	118
src/1174040/chapter2/1174040.py	118
src/1174040/chapter2/1174040.py	119
src/1174040/chapter2/1174040.py	119
src/1174040/chapter2/1174040.py	120
src/1174040/chapter2/1174040.py	120

src/1174040/chapter2/1174040.py	120
src/1174040/chapter2/1174040.py	120
src/1174040/chapter2/1174040.py	120
src/1174040/chapter2/1174040.py	121
src/1174040/chapter2/1174040.py	121
src/1174040/chapter2/1174040.py	122
src/1174040/chapter2/err.py	122
src/1174042/chapter3/2,1.py	129
src/1174042/chapter3/2,2.py	130
src/1174042/chapter3/2,3.py	131
src/1174042/chapter3/2,4.py	132
src/1174042/chapter3/2,5.py	133
src/1174042/chapter3/2,6.py	134
src/1174042/chapter3/2,7.py	134
src/1174042/chapter3/2,8.py	135
src/1174050/chapter3/1.py	148
src/1174050/chapter3/3.py	149
src/1174050/chapter3/4.py	150
src/1174050/chapter3/5.py	150
src/1174050/chapter3/6.py	151
src/1174050/chapter3/7.py	151
src/1174050/chapter3/8.py	152
src/1174050/chapter3/9.py	153
src/1174050/chapter3/10.py	154
src/1174057/chapter3/1.py	158
src/1174057/chapter3/2.py	159
src/1174057/chapter3/3.py	159
src/1174057/chapter3/4.py	160
src/1174057/chapter3/5.py	160
src/1174057/chapter3/6.py	161
src/1174057/chapter3/7.py	161
src/1174057/chapter3/8.py	162
src/1174057/chapter3/9.py	163

FOREWORD

Sepatah kata dari Kaprodi, Kabag Kemahasiswaan dan Mahasiswa

KATA PENGANTAR

Buku ini diciptakan bagi yang awam dengan git sekalipun.

R. M. AWANGGA

*Bandung, Jawa Barat
Februari, 2019*

ACKNOWLEDGMENTS

Terima kasih atas semua masukan dari para mahasiswa agar bisa membuat buku ini lebih baik dan lebih mudah dimengerti.

Terima kasih ini juga ditujukan khusus untuk team IRC yang telah fokus untuk belajar dan memahami bagaimana buku ini mendampingi proses Internship.

R. M. A.

ACRONYMS

ACGIH	American Conference of Governmental Industrial Hygienists
AEC	Atomic Energy Commission
OSHA	Occupational Health and Safety Commission
SAMA	Scientific Apparatus Makers Association

GLOSSARY

git	Merupakan manajemen sumber kode yang dibuat oleh linus torvald.
bash	Merupakan bahasa sistem operasi berbasiskan *NIX.
linux	Sistem operasi berbasis sumber kode terbuka yang dibuat oleh Linus Torvald

SYMBOLS

- A Amplitude
 - $\&$ Propositional logic symbol
 - a Filter Coefficient
- B Number of Beats

INTRODUCTION

ROLLY MAULANA AWANGGA, S.T., M.T.

Informatics Research Center
Bandung, Jawa Barat, Indonesia

Pada era disruptif saat ini. git merupakan sebuah kebutuhan dalam sebuah organisasi pengembangan perangkat lunak. Buku ini diharapkan bisa menjadi pengantar para programmer, analis, IT Operation dan Project Manajer. Dalam melakukan implementasi git pada diri dan organisasinya.

Rumusnya cuman sebagai contoh aja biar keren[1].

$$ABC\mathcal{DEF}\alpha\beta\Gamma\Delta \sum_{def}^{abc} \quad (I.1)$$

BAB 1

CHAPTER 1

1.1 1174035 - Luthfi Muhammad Nabil

Kecerdasan buatan merupakan kecerdasan yang dimasukkan ke sistem yang dapat diatur untuk kepentingan ilmiah. Kecerdasan buatan biasa disebut AI (Artificial Intelligence) yang didefinisikan sebagai kecerdasan ilmiah. AI memiliki kemampuan untuk menerjemahkan data dari luar, dan mempelajari data tersebut untuk dipelajari demi mencapai tujuan dan melakukan tugas tertentu sesuai hasil adaptasi berdasarkan data yang didapat.

1.1.1 Sejarah dan perkembangan Kecerdasan Buatan

AI mulai berkembang sesuai dengan konsep yang dikemukakan pada awal abad 17, Rene Descartes menyebutkan bahwa tubuh hewan bukanlah apa-apa melainkan mesin-mesin yang rumit. Lalu Blaise Pascal menciptakan mesin perhitungan digital mekanis pertama pada 1642. Selanjutnya pada abad ke 19, Charles Babbage dan Ada Lovelace menciptakan sebuah mesin penghitung mekanis yang dapat diprogram.

Pada tahun 1950-an, Program AI pertama yang sudah dapat difungsikan telah ditulis pada 1951 untuk menjalankan mesin Ferranti Mark I di University of Manchester yang merupakan sebuah program permainan naskah yang ditulis oleh Christopher Strachey. John McCarthy menyebutkan istilah kecerdasan buatan pada konferensi pertama yang disediakan untuk persoalan ini. Dilanjut pada tahun 1956, Beliau menemukan bahasa pemrograman yang bernama Lisp.

Jaringan saraf mulai digunakan secara luas pada tahun 1980-an, dimana algoritma perambatan balik pertama kali dijelaskan oleh Paul John Werbos pada tahun 1974. Selanjutnya di tahun 1982, para ahli fisika menganalisis sifat dari penyimpanan dan optimasi pada jaringan saraf menggunakan sistem statistika. Lalu dilanjutkan pada tahun 1985 sedikitnya empat kelompok riset menemukan algoritma pembelajaran propagansi balik. Algoritma ini berhasil diimplementasikan ke ilmu komputer dan psikologi. Dan pada tahun 1990, ditandai perolehan besar dalam berbagai bidang AI dan demonstrasi dari berbagai aplikasi yang sudah mengimplementasi. Seperti Deep Blue, sebuah komputer dari permainan catur yang dapat mengalahkan Garry Kasparov dalam sebuah pertandingan 6 game yang terkenal pada 1997.

1.1.2 Supervised Learning

Supervised learning adalah kondisi yang menggunakan variabel input dan output untuk dapat dilakukan pemetaan input output yang sudah didapat. Disebut Supervised Learning karena proses dari pembelajaran algoritma dari pembelajaran yang disumberkan dengan dataset dapat dipikirkan seperti seorang guru yang mengawasi proses pembelajaran. Proses pembelajaran dari algoritma akan berhenti saat algoritma sudah mendapatkan level dari performansi yang dapat diterima.

Masalah dari Supervised learning dapat dikelompokkan menjadi masalah dengan regresi dan klasifikasi

- Klasifikasi : Masalah dalam klasifikasi yang dimana output dari variable itu adalah kategori, seperti "Laki - laki" atau "Perempuan, dan "Muda" dan "Tua"
- Regresi : Masalah dalam regresi adalah jika pengeluaran dari variabel adalah sebuah nilai asli, seperti "suhu", dan "tinggi"

1.1.3 Unsupervised Learning

Unsupervised learning adalah kondisi dimana kamu hanya memiliki input data tanpa memiliki variabel output yang sesuai. Tujuan dari unsupervised learning adalah untuk memodelkan distribusi pada data untuk mengetahui lebih lanjut mengenai data. Disebut unsupervised learning karena pada metode ini, tidak ada jawaban yang tepat dan tidak ada pengarah. Sehingga algoritma

akan ditinggalkan sesuai rancangan demi menemukan dan dapat mengolah data yang menarik pada saat yang akan datang.

1.1.4 Jenis - Jenis Dataset

Dataset merupakan objek yang merepresentasikan data dan relasinya di memor. Strukturnya dapat mirip sesuai dengan struktur yang ada pada database namun bisa diubah sesuai dengan kebutuhan. Dataset juga berisi koleksi dari tabel data dan relasi data.

- Training set : merupakan sebuah dataset yang digunakan untuk kepentingan pembelajaran. Kepentingan tersebut akan disesuaikan dengan parameter yang ada.
- Test dataset : adalah sebuah dataset yang bersifat independen dibandingkan dengan training dataset, namun mengikuti probabilitas distribusi yang sama dengan training dataset. Jika model sudah sesuai dengan training dataset maka dataset sudah dapat disesuaikan dengan test dataset. Penyesuaian dari training dataset .

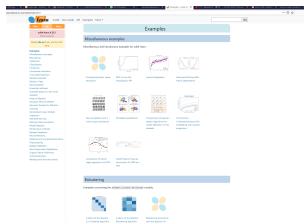
1.1.5 Instalasi dan Percobaan Kompilasi dari Library Scikit-learn

1. Buka anaconda prompt
2. Ketik di anaconda prompt yaitu : "pip install -U scikit-learn" untuk instalasi

```
(base) D:\Wallah\Python\exercisemus_Bustingup Install -U scikit-learn
Collecting scikit-learn
  Downloading scikit-learn-0.22.1-py37h079e0d0_0.whl (6.3 MB)
Collecting scipy>=1.7.0
  Downloading scipy-1.7.0-cp37-cp37m-win_amd64.whl (30.9 MB)
Collecting numpy>=1.18.0
  Downloading numpy-1.18.2-cp37-cp37m-win_amd64.whl (12.8 MB)
Collecting joblib>=0.14.0
  Downloading joblib-0.14.1-py37h079e0d0_0.whl (294 kB)
Collecting scikit-learn<0.23.0
  Downloading scikit-learn-0.22.1-py37h079e0d0_0.whl (204 kB)
Successfully installed joblib-0.14.1 numpy-1.18.2 scikit-learn-0.22.1 scipy-1.4.1
(base) D:\Wallah\Python\exercisemus_Bustingup
```

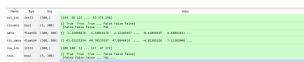
Gambar 1.1 Instalasi Scikit Learn

3. Setelah selesai instalasi, pilih salah satu example dari website Scikit (Contoh :)



Gambar 1.2 Daftar Example

4. Lalu coba jalankan aplikasi tersebut, bisa dicek hasil dari Variable explorernya



Gambar 1.3 Variable Explorer

5. Sample kode

```

1 print(__doc__)
2
3 # Author: Kemal Eren <kemal@kemaleren.com>
4 # License: BSD 3 clause
5
6 import numpy as np
7 from matplotlib import pyplot as plt
8
9 from sklearn.datasets import make_biclusters
10 from sklearn.cluster import SpectralCoclustering
11 from sklearn.metrics import consensus_score
12
13 data, rows, columns = make_biclusters(
14     shape=(300, 300), n_clusters=5, noise=5,
15     shuffle=False, random_state=0)
16
17 plt.matshow(data, cmap=plt.cm.Blues)
18 plt.title("Original dataset")
19
20 # shuffle clusters
21 rng = np.random.RandomState(0)
22 row_idx = rng.permutation(data.shape[0])
23 col_idx = rng.permutation(data.shape[1])
24 data = data[row_idx][:, col_idx]
25
26 plt.matshow(data, cmap=plt.cm.Blues)
27 plt.title("Shuffled dataset")
28
29 model = SpectralCoclustering(n_clusters=5, random_state=0)
30 model.fit(data)
31 score = consensus_score(model.biclusters_,
32                         (rows[:, row_idx], columns[:, col_idx]))
33
34 print("consensus score: {:.3f}".format(score))
35
36 fit_data = data[np.argsort(model.row_labels_)]
37 fit_data = fit_data[:, np.argsort(model.column_labels_)]
38
39 plt.matshow(fit_data, cmap=plt.cm.Blues)
40 plt.title("After biclustering; rearranged to show biclusters")
41

```

```
42 plt.show()
```

1.1.6 Mencoba Loading and example dataset

Disini akan dilakukan percobaan dengan menggunakan beberapa datasets seperti digits dan iris untuk bisa digunakan sebagai training set yang akan dipakai seluruh metode.

- Percobaan 1 (Memuat data iris dan digits dari datasets)

```
1 from sklearn import datasets #Untuk import class/fungsi
   dataset dari scikit-learn library
2 iris = datasets.load_iris() #Untuk memuat dan memasukkan
   dataset iris ke variabel bernama iris
3 digits = datasets.load_digits() #Untuk memuat dan memasukkan
   dataset digits ke variabel digits
```

```
In [18]: """
...: Created on Wed Feb 26 15:55:58 2020
...:
...: @author: Luthfi Muhammad Nabil
...: """
...:
...: from sklearn import datasets
...: iris = datasets.load_iris()
...: digits = datasets.load_digits()
```

Gambar 1.4 Hasil Percobaan 1

- Percobaan 2 (Menampilkan data dari digits)

```
1 print(digits.data) #Menampilkan object berformat Dictionary-
   like yang nanti akan ditampilkan pada console
```

```
In [19]: 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.]]
```

Gambar 1.5 Hasil Percobaan 2

- Percobaan 3 (Menampilkan digits.target)

```
1 digits.target #Menunjukkan data angka yang berhubungan dengan
   setiap digit gambar yang sedang dipelajari
```

```
In [20]: digits.target
Out[20]: array([0, 1, 2, ..., 8, 9, 8])
```

Gambar 1.6 Hasil Percobaan 3

- Percobaan 4 (Menampilkan data 2 dimensi)

```
1 digits.images[0] #Akan mengambil data dengan berformat array
2 Dimensi, dengan bentuk parameter (n_samples, n_features)
```

```
In [22]: digits.images[0]
Out[22]:
array([[ 0.,  0.,  5., 13.,  9.,  1.,  0.,  0.],
       [ 0.,  0., 13., 15., 10., 15.,  5.,  0.],
       [ 0.,  3., 15.,  2.,  0., 11.,  8.,  0.],
       [ 0.,  4., 12.,  0.,  0.,  8.,  8.,  0.],
       [ 0.,  5.,  8.,  0.,  0.,  9.,  8.,  0.],
       [ 0.,  4., 11.,  0.,  1., 12.,  7.,  0.],
       [ 0.,  2., 14.,  5., 10., 12.,  0.,  0.],
       [ 0.,  0.,  6., 13., 10.,  0.,  0.,  0.]])
```

Gambar 1.7 Hasil Percobaan 4

- Full sample

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 15:55:58 2020
4
5 @author: Luthfi Muhammad Nabil
6 """
7
8 from sklearn import datasets #Untuk import class/fungsi
9      dataset dari scikit-learn library
10 iris = datasets.load_iris() #Untuk memuat dan memasukkan
11      dataset iris ke variabel bernama iris
12 digits = datasets.load_digits() #Untuk memuat dan memasukkan
13      dataset digits ke variabel digits
14 #%%
15 print(digits.data) #Menampilkan object berformat Dictionary-
16      like yang nanti akan ditampilkan pada console
17 #%%
18 digits.target #Menunjukkan data angka yang berhubungan dengan
19      setiap digit gambar yang sedang dipelajari
20 #%%
21 digits.images[0] #Akan mengambil data dengan berformat array
22 Dimensi, dengan bentuk parameter (n_samples, n_features)
```

**Gambar 1.8** Hasil pada variable explorer

1.1.7 Learning and Predicting

Disini akan dicoba untuk melakukan prediksi berupa angka yang inputnya berupa gambaran dataset.

- Percobaan 1

```

1 from sklearn import svm #Untuk mengimport class sv dari
   library sklearn
2 from sklearn import datasets #Untuk import class/fungsi
   dataset dari scikit-learn library
3 clf = svm.SVC(gamma=0.001, C=100) #Memasukkan implementasi
   dari "Support Vector Classification" ke variabel clf
4 iris = datasets.load_iris() #Untuk memuat dan memasukkan
   dataset iris ke variabel bernama iris

```

Gambar 1.9 Hasil Percobaan 1

- Percobaan 2

```

1 digits = datasets.load_digits() #Untuk memuat dan memasukkan
   dataset digits ke variabel digits
2 clf.fit(digits.data[:-1], digits.target[:-1]) #Untuk
   melakukan pengiriman data training set ke method fit

```

Gambar 1.10 Hasil Percobaan 2

- Percobaan 3

```

1 clf.predict(digits.data[-1:]) #Untuk melakukan prediksi nilai
   yang baru berdasarkan gambar terakhir dari digits.data

```

Gambar 1.11 Hasil Percobaan 3

- Full sample

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 10:32:23 2020
4
5 @author: Luthfi Muhammad Nabil
6 """
7
8 from sklearn import svm #Untuk mengimport class sv dari
9     library sklearn
10 from sklearn import datasets #Untuk import class/fungsi
11     dataset dari scikit-learn library
12 clf = svm.SVC(gamma=0.001, C=100) #Memasukkan implementasi
13     dari "Support Vector Classification" ke variabel clf
14 iris = datasets.load_iris() #Untuk memuat dan memasukkan
15     dataset iris ke variabel bernama iris
16 #%%
17 digits = datasets.load_digits() #Untuk memuat dan memasukkan
18     dataset digits ke variabel digits
19 clf.fit(digits.data[:-1], digits.target[:-1]) #Untuk
20     melakukan pengiriman data training set ke method fit
21 #%%
22 clf.predict(digits.data[-1:]) #Untuk melakukan prediksi nilai
23     yang baru berdasarkan gambar terakhir dari digits.data

```



Gambar 1.12 Hasil pada variable explorer

1.1.8 Model Persistence

Disini akan dilakukan persistensi model menggunakan built-in dari Python

- Percobaan 1

```

1 from sklearn import svm #Mengimport class SVM dari library
2     sklearn
3 from sklearn import datasets #Mengimport datasets dari
4     library sklearn
5 clf = svm.SVC() #Memasukkan implementasi dari "Support Vector
6     Classification" ke variabel clf
7 X, y = datasets.load_iris(return_X_y=True) #Untuk memuat dan
8     memasukkan dataset iris ke variabel bernama iris
9 clf.fit(X, y) #Untuk melakukan pengiriman data training set
10    ke method fit

```



Gambar 1.13 Hasil Percobaan 1

- Percobaan 2

```

1 import pickle #Mengimport pickle untuk implementasi protokol
   serializing dan de-serializing
2 s = pickle.dumps(clf) #Untuk serialize hirarki dari object
3 clf2 = pickle.loads(s) #Untuk memuat dan men de-serialize
   hirarki dari object
4 clf2.predict(X[0:1]) #Untuk melakukan prediksi nilai yang
   baru berdasarkan gambar terakhir dari digits.data

```

Gambar 1.14 Hasil Percobaan 2

- Percobaan 3

```
1 y[0] #Untuk menampilkan data iris koordinat y
```

Gambar 1.15 Hasil Percobaan 3

- Percobaan 4

```

1 from joblib import dump, load #Mengambil class dump dan load
   dari library joblib
2 dump(clf, 'filename.joblib') #Untuk memasukkan data ke dalam
   sebuah file

```

Gambar 1.16 Hasil Percobaan 4

- Percobaan 5

```
1 clf = load('filename.joblib') #Untuk memuat data dari file
```

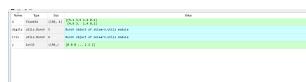
Gambar 1.17 Hasil Percobaan 5

- Full sample

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 10:37:49 2020
4
5 @author:Luthfi Muhammad Nabil
6 """
7
8 from sklearn import svm #Mengimport class SVM dari library
9      sklearn
10 from sklearn import datasets #Mengimport datasets dari
11      library sklearn
12 clf = svm.SVC() #Memasukkan implementasi dari "Support Vector
13      Classification" ke variabel clf
14 X, y = datasets.load_iris(return_X_y=True) #Untuk memuat dan
15      memasukkan dataset iris ke variabel bernama iris
16 clf.fit(X, y) #Untuk melakukan pengiriman data training set
17      ke method fit
18 #%%
19 import pickle #Mengimport pickle untuk implementasi protokol
20      serializing dan de-serializing
21 s = pickle.dumps(clf) #Untuk serialize hirarki dari object
22 clf2 = pickle.loads(s) #Untuk memuat dan men de-serialize
23      hirarki dari object
24 clf2.predict(X[0:1]) #Untuk melakukan prediksi nilai yang
25      baru berdasarkan gambar terakhir dari digits.data
26 #%%
27 y[0] #Untuk menampilkan data iris koordinat y
28 #%%
29 from joblib import dump, load #Mengambil class dump dan load
30      dari library joblib
31 dump(clf, 'filename.joblib') #Untuk memasukkan data ke dalam
32      sebuah file
33 #%%
34 clf = load('filename.joblib') #Untuk memuat data dari file

```



Gambar 1.18 Hasil pada variable explorer

1.1.9 Conventions

Seluruh metode akan dilakukan pengaturan untuk membuat tingkah laku lebih dapat diprediksi

- Percobaan 1

```

1 import numpy as np #Memuat library numpy yang akan
2      diinisialisasikan menjadi np
3 from sklearn import random_projection #Memuat class
4      random_projection dari library sklearn

```

```

4 rng = np.random.RandomState(0) #Memuat angka random dan
    mengekspos angka untuk menghasilkan dari berbagai
    probabilitas distribusi, angka tersebut dimasukkan ke
    variabel rng
5 X = rng.rand(10, 2000) #Membatasi jarak angka random
6 X = np.array(X, dtype='float32') #Memuat angka menjadi ke
    dalam array
7 X.dtype #Mengambil tipe data dari variabel X

```

```

In [1]: ...
Out[1]: float32
In [2]: ...
Out[2]: float32
In [3]: ...
Out[3]: float32
In [4]: ...
Out[4]: float32
In [5]: ...
Out[5]: float32
In [6]: ...
Out[6]: float32
In [7]: ...
Out[7]: float32

```

Gambar 1.19 Hasil Percobaan 1

▪ Percobaan 2

```

1 transformer = random_projection.GaussianRandomProjection() #
    Mengimplementasikan modul yang simpel dan efisien secara
    komputasi untuk mengurangi dimensi dari data
2 X_new = transformer.fit_transform(X) #Untuk membuat
    penengahan data
3 X_new.dtype #Mengambil tipe data dari variabel X

```

```

In [8]: ...
Out[8]: float32
In [9]: transformer = random_projection.GaussianRandomProjection() #Mengimpl...
... X_new = transformer.fit_transform(X) #Untuk membuat penengahan data
... X_new.dtype #Mengambil tipe data dari variabel X
Out[9]: float32

```

Gambar 1.20 Hasil Percobaan 2

▪ Percobaan 3

```

1 from sklearn import datasets #Mengimport datasets dari
    library sklearn
2 from sklearn.svm import SVC
3 iris = datasets.load_iris() #Untuk memuat dan memasukkan
    dataset iris ke variabel bernama iris
4 clf = SVC() #Memasukkan implementasi dari "Support Vector
    Classification" ke variabel clf
5 clf.fit(iris.data, iris.target) #Untuk melakukan pengiriman
    data training set ke method fit

```

```

In [10]: from sklearn import datasets
Out[10]: <function datasets.load_iris>
In [11]: from sklearn.svm import SVC
Out[11]: <class 'sklearn.svm._classes.SVC' at 0x10101010>
In [12]: clf = SVC()
Out[12]: SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, decision_function_shape='ovr', dual=False, degree=3, gamma='auto', kernel='rbf', max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True, tol=0.001, verbose=False)

```

Gambar 1.21 Hasil Percobaan 3

- Percobaan 4

```
1 list(clf.predict(iris.data[:3])) #Untuk memuat dan men de-
    serialize hirarki dari object , data tersebut akan
    dimasukkan ke fungsi list
```

Gambar 1.22 Hasil Percobaan 4

- Percobaan 5

```
1 clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target]) #Untuk
    melakukan pengiriman data training set ke method fit
```

Gambar 1.23 Hasil Percobaan 5

- Percobaan 6

```
1 list(clf.predict(iris.data[:3])) #Untuk memuat dan men de-
    serialize hirarki dari object , data tersebut akan
    dimasukkan ke fungsi list
```

Gambar 1.24 Hasil Percobaan 6

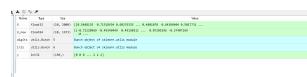
- Full sample

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 10:56:18 2020
4
5 @author: Luthfi Muhammad Nabil
```

```

6 """
7
8 import numpy as np #Memuat library numpy yang akan
9     diinisialisasikan menjadi np
9 from sklearn import random_projection #Memuat class
10    random_projection dari library sklearn
11
11 rng = np.random.RandomState(0) #Memuat angka random dan
12    mengeksplosi angka untuk menghasilkan dari berbagai
13    probabilitas distribusi, angka tersebut dimasukkan ke
14    variabel rng
12 X = rng.rand(10, 2000) #Membatasi jarak angka random
13 X = np.array(X, dtype='float32') #Memuat angka menjadi ke
14    dalam array
14 X.dtype #Mengambil tipe data dari variabel X
15 #%%
16 transformer = random_projection.GaussianRandomProjection() #
17     Mengimplementasikan modul yang simpel dan efisien secara
18     komputasi untuk mengurangi dimensi dari data
17 X_new = transformer.fit_transform(X) #Untuk membuat
18     penengahan data
18 X_new.dtype #Mengambil tipe data dari variabel X
19
20 #%%
21 from sklearn import datasets #Mengimport datasets dari
22     library sklearn
22 from sklearn.svm import SVC
23 iris = datasets.load_iris() #Untuk memuat dan memasukkan
24     dataset iris ke variabel bernama iris
24 clf = SVC() #Memasukkan implementasi dari "Support Vector
25     Classification" ke variabel clf
25 clf.fit(iris.data, iris.target) #Untuk melakukan pengiriman
26     data training set ke method fit
26 #%%
27 list(clf.predict(iris.data[:3])) #Untuk memuat dan men de-
28     serialize hirarki dari object, data tersebut akan
29     dimasukkan ke fungsi list
28 #%%
29 clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target]) #Untuk
30     melakukan pengiriman data training set ke method fit
30 #%%
31 list(clf.predict(iris.data[:3])) #Untuk memuat dan de-
32     serialize hirarki dari object, data tersebut akan
33     dimasukkan ke fumgsi list

```



Gambar 1.25 Hasil pada variable explorer

1.1.10 Skrinsut Error

```

In [1]: 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
        transformer = random_projection.GaussianRandomProjection()
        X_new = transformer.fit_transform(X)
        X_new.dtype
        #%%%
        from sklearn import datasets
        from sklearn.svm import SVC
        iris = datasets.load_iris()
        clf = SVC()
        clf.fit(iris.data, iris.target)
        clf.

In [1]: 
```

Gambar 1.26 Hasil Percobaan 6

1.1.11 Kode error dan jenis error tersebut

Error yang didapat berjenis name error, karena sebuah variabel tidak didefinisikan. Yaitu digits

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 10:56:18 2020
4
5 @author: Luthfi Muhammad Nabil
6 """
7
8 import numpy as np #Memuat library numpy yang akan
9      diinisialisasikan menjadi np
from sklearn import random_projection #Memuat class
10     random_projection dari library sklearn
11
12 rng = np.random.RandomState(0) #Memuat angka random dan
13      mengekspos angka untuk menghasilkan dari berbagai
14      probabilitas distribusi, angka tersebut dimasukkan ke
15      variabel rng
16 X = rng.rand(10, 2000) #Membatasi jarak angka random
17 X = np.array(X, dtype='float32') #Memuat angka menjadi ke dalam
18      array
19 X.dtype #Mengambil tipe data dari variabel X
20 #%%
21 transformer = random_projection.GaussianRandomProjection() #
22      Mengimplementasikan modul yang simpel dan efisien secara
23      komputasi untuk mengurangi dimensi dari data
24 X_new = transformer.fit_transform(X) #Untuk membuat penengahan
25      data
26 X_new.dtype #Mengambil tipe data dari variabel X
27
28 #%%
29 from sklearn import datasets #Mengimport datasets dari library
30      sklearn
31 from sklearn.svm import SVC
32 iris = datasets.load_iris() #Untuk memuat dan memasukkan dataset
33      iris ke variabel bernama iris
34 clf = SVC() #Memasukkan implementasi dari "Support Vector
35      Classification" ke variabel clf
36 clf.fit(iris.data, iris.target) #Untuk melakukan pengiriman data
37      training set ke method fit
38 #%% 
```

```

27 list(clf.predict(iris.data[:3])) #Untuk memuat dan men de-
    serialize hirarki dari object, data tersebut akan dimasukkan
    ke fungsi list
28 #%%
29 clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target]) #Untuk
    melakukan pengiriman data training set ke method fit
30 #%%
31 list(clf.predict(iris.data[:3])) #Untuk memuat dan men de-
    serialize hirarki dari object, data tersebut akan dimasukkan
    ke fungsi list

```

1.1.12 Penanganan Error

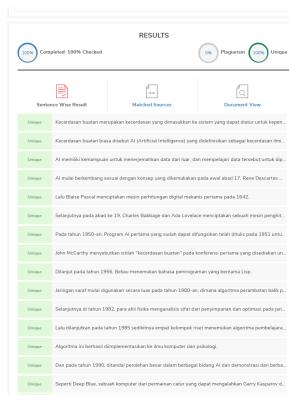
Untuk menangani error tersebut, bisa ditambahkan sesuai instruksi. Yaitu menambahkan sebuah variabel bernama digits. Selain itu, digits harus dapat bekerja sebagaimana mestinya. Berikut full kodingnya :

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 10:32:23 2020
4
5 @author: Luthfi Muhammad Nabil
6 """
7
8 from sklearn import svm #Untuk mengimport class sv dari library
    sklearn
9 from sklearn import datasets #Untuk import class/fungsi dataset
    dari scikit-learn library
10 clf = svm.SVC(gamma=0.001, C=100) #Memasukkan implementasi dari "
        Support Vector Classification" ke variabel clf
11 iris = datasets.load_iris() #Untuk memuat dan memasukkan dataset
    iris ke variabel bernama iris
12 #%%
13 digits = datasets.load_digits() #Untuk memuat dan memasukkan
    dataset digits ke variabel digits
14 clf.fit(digits.data[:-1], digits.target[:-1]) #Untuk melakukan
    pengiriman data training set ke method fit
15 #%%
16 clf.predict(digits.data[-1:]) #Untuk melakukan prediksi nilai
    yang baru berdasarkan gambar terakhir dari digits.data

```

1.1.13 Plagiarisme



Gambar 1.27 Hasil pada variable explorer

1.2 1174040 - Hagan Rowlenstino A. S

1.2.1 Teori

1.2.1.1 Definisi Kecerdasan Buatan Artificial Intelligence atau dapat disebut juga dengan kecerdasan buatan merupakan kecerdasan yang ditambahkan kepada suatu sistem yang dapat diatur dalam konteks ilmiah. Michael Haenlein dan Andreas Kaplan mendefinisikan bahwa AI adalah “sistem yang mempunyai kemampuan untuk menguraikan, belajar agar dapat digunakan untuk mencapai tujuan dengan melalui adaptasi yang fleksibel”. Kecerdasan ini dibuat dan dimasukkan ke dalam mesin agar dapat melakukan pekerjaan seperti yang dapat dilakukan manusia dengan cepat dan tepat. Bidang-bidang yang menggunakan kecerdasan buatan antara lain logika fuzzy, games, sistem pakar, jaringan saraf tiruan dan robotika.

1.2.1.2 Sejarah Kecerdasan Buatan Sejarah kecerdasan buatan ini dimulai dari zaman kuno, mitos ataupun cerita dan desas-desus tentang sebuah makhluk yang mempunyai kecerdasan serta kesadaran yang diberikan oleh pengrajin. Benih - benih nya mulai ditanam oleh para filsuf klasik yang mencari cara untuk menggambarkan proses berfikir manusia sebagai manipulasi simbol secara mekanis yang memuncak pada penemuan komputer digital di tahun 1940-an, yaitu sebuah mesin yang didasarkan penalaran matematika. Istilah kecerdasan buatan sendiri baru muncul pada tahun 1956, dan teori -teori nya sudah muncul sejak tahun 1941.

1.2.1.3 Perkembangan Kecerdasan Buatan

1. Perkembangan kecerdasan buatan dimulai dari Era Komputer Elektronik pada tahun 1941. dimana ditemukannya alat penyimpanan dan pemros-

esan informasi. Dilanjutkan pada tahun 1949, berhasilnya pembuatan komputer yang mampu menyimpan program yang memudahkan pekerjaan dalam memasukkan program menjadi lebih mudah.

2. Masa - masa persiapan AI terjadi pada tahun 1943 - 1956.
3. Awal Perkembangan AI terjadi pada 1952 - 1969
4. Perkembangan kecerdasan buatan melambat pada tahun 1966-1974
5. Sistem Berbasis Pengetahuan pada tahun 1969-1979
6. Kecerdasan Buatan menjadi sebuah industri pada tahun 1980-1988. Kembarinya Jaringan Syaraf tiruan pada tahun 1986-sekarang.

1.2.2 Instalasi

Membuka <https://scikit-learn.org/stable/tutorial/basic/tutorial.html> lalu mencobanya.

1.2.2.1 Instalasi library scikit, mencoba kompilasi dan ujicoba contoh kode

1. Buka anaconda prompt lalu ketikkan "pip install -U scikit-learn" untuk menginstall library scikit



Gambar 1.28 Install Library Scikit

2. Pilih salah satu example dari website tersebut lalu jalankan

```

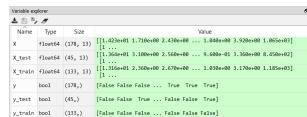
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 18:16:44 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 import matplotlib.pyplot as plt
9 from sklearn.svm import SVC
10 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
11 from sklearn.metrics import plot_roc_curve
12 from sklearn.datasets import load_wine
13 from sklearn.model_selection import train_test_split
  
```

```

14
15 X, y = load_wine(return_X_y=True)
16 y = y == 2
17
18 X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
19 random_state=42)
20 svc = SVC(random_state=42)
21 svc.fit(X_train, y_train)

```

3. buka variable explolernya



Gambar 1.29 Variable Exploler

1.2.2.2 Mencoba loading an example dataset

1. mengambil data iris dan digit dari dataset

```

1 from sklearn import datasets #untuk mengimport dataset dari
    library learn-scikit
2 iris = datasets.load_iris() #membuat sebuah variable iris
    yang mempunyai isi yaitu dataset iris
3 digits = datasets.load_digits() #membuat sebuah variable
    digits yang mempunyai isi yaitu dataset digits

```

2. Menampilkan data digits

```

1 print(digits.data) #memberikan akses ke fitur yang dapat
    digunakan untuk mengklasifikasikan sampel digit dan
    menampilkannya di console

```

```

In [21]: runfile('D:/Semester6/AI/Chapter1/no2.py', wdir='D:/Semester6/AI/Chapter1')
[[ 0.,  0.,  5., ...,  0.,  0.]
 [ 0.,  0.,  10., ...,  0.,  0.]
 [ 0.,  0.,  15., ...,  0.,  0.]
 ...
 [ 0.,  0.,  1., ...,  5.,  0.]
 [ 0.,  0.,  2., ..., 12.,  0.]
 [ 0.,  0.,  0., ..., 12.,  1.]]

```

Gambar 1.30 Data Digits

3. menampilkan digits.target

```

1 digits.target #memberikan informasi tentang data yang
    berhubungan atau juga dapat dijadikan sebagai label

```

```
In [16]: digits.target
Out[16]: array([0, 1, 2, ..., 8, 9, 8])
```

Gambar 1.31 Digits Target

4. menampilkan data bentuk 2D.

```
1 digits.images[0] #Data selalu berupa array 2D, shape (
    n_samples, n_features), meskipun data aslinya mungkin
    memiliki bentuk yang berbeda.
```

```
In [17]: digits.images[0]
Out[17]:
array([[0., 0., 5., 13., 9., 1., 0., 0.],
       [0., 0., 13., 15., 10., 15., 5., 0.],
       [0., 3., 15., 2., 0., 11., 8., 0.],
       [0., 1., 11., 13., 12., 12., 7., 0.],
       [0., 5., 8., 0., 0., 9., 8., 0.],
       [0., 4., 11., 0., 1., 12., 7., 0.],
       [0., 2., 14., 5., 10., 12., 0., 0.],
       [0., 0., 6., 13., 10., 0., 0., 0.]])
```

Gambar 1.32 Data 2D

1.2.2.3 Mencoba Learning and Predicting

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 22:20:55 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 from sklearn.linear_model import LogisticRegression #untuk
    mengimport linear-model dari library sklearn
9 from sklearn.datasets import make_blobs #untuk mengimport library
    datasets dari sklearn
10
11 X, y = make_blobs(n_samples=100, centers=2, n_features=2,
    random_state=1) # untuk generate dataset dengan klasifikasi 2
    D
12 model = LogisticRegression() #menggunakan metode loginstic
    regression
13 model.fit(X, y)
14
15 Xnew, _ = make_blobs(n_samples=3, centers=2, n_features=2,
    random_state=1) # menentukan 1 buah contoh baru dimana
    jawabannya tidak diketahui
16
17 ynew = model.predict_proba(Xnew) # membuat sebuah prediksi dan
    memasukkan nya kedalam variable ynew
18 for i in range(len(Xnew)):
19     print("X=%s, Predicted=%s" % (Xnew[i], ynew[i])) #menampilkan
        hasil prediksi
```

1.2.2.4 Mencoba Model Persistence

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 22:27:13 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 from sklearn import svm #menigimport svm dari library sklearn
9 from sklearn import datasets #menigimport datasets dari library
10    sklearn
11 clf = svm.SVC() #menggunakan method SVC
12 iris = datasets.load_iris() #menggunakan dataset iris
13 X, y = iris.data, iris.target #memasukkan x sebagai iris data ,
14      dan y sebagai iris target
15 clf.fit(X, y) #laalu menggunakan metod fit .

```

1.2.2.5 Mencoba Conventions

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 23:24:21 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 import numpy as npy #mengimport numpy sebagai npy
9 from sklearn import random_projection #mengimport
10    random_projection dari library sklearn
11 rng = npy.random.RandomState(0) #Menggunakan fungsi random dari
12      numpy
13 X = rng.rand(10, 2000) #membuat range random diantara 10 sampai
14      2000
15 X = npy.array(X, dtype='float32') #yang dijadikan array dengan
16      tipe data float32
17 X.dtype

```

1.2.3 Penanganan Error



ValueError: Found array with 0 sample(s) (shape=(0, 2)) while a minimum of 1 is required.

Gambar 1.33 Data 2D

1.2.3.1 Screenshot Error

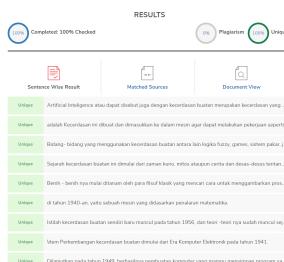
1.2.3.2 Kode error dan jenis error

Jenis errornya adalah value error

```
1 Xnew, _ = make_blobs(n_samples=3, centers=2, n_features=2,
    random_state=1) # menentukan 1 buah contoh baru dimana
    jawabannya tidak diketahui
```

1.2.3.3 Solusi Error Solusinya adalah dengan mengganti nilai n_samples nya agar tidak 0

1.2.4 Cek Plagiarism



Gambar 1.34 Cek Plagiarism

1.3 1174042 Faisal Najib Abdullah

1.3.1 Teori

- Definisi, sejarah, dan perkembangan kecerdasan buatan.

Definisi kecerdasan buatan adalah suatu pengetahuan yang dapat membuat komputer untuk meniru kecerdasan manusia yang berhubungan dengan penangkapan, pemodelan, dan penyimpanan kecerdasan manusia dalam sebuah sistem teknologi. Contohnya yaitu melakukan analisa penalaran untuk mengambil suatu kesimpulan atau penerjemahan atau keputusan dari satu bahasa satu ke bahasa lain.

Sejarah dan perkembangan kecerdasan buatan terjadi pada musim panas tahun 1956 tercatat adanya seminar mengenai AI di Darmouth College. Seminar pada waktu itu dihadiri oleh sejumlah pakar komputer dan membahas potensi komputer dalam meniru kepandaian manusia. Akan tetapi perkembangan yang sering terjadi semenjak diciptakannya LISP, yaitu bahasa kecerdasan buatan yang dibuat tahun 1960 oleh John McCarthy. Istilah pada kecerdasan buatan atau Artificial Intelligence diambil dari Marvin Minsky dari MIT. Dia menulis karya ilmiah berjudul Step towards Artificial Intelligence, The Institute of radio Engineers Proceedings 49, January 1961[2].

- Definisi supervised learning, klasifikasi, regresi, dan unsupervised learning. Data set, training set dan testing set.

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

Klasifikasi adalah salah satu topik utama dalam data mining atau machine learning. Klasifikasi yaitu suatu pengelompokan data dimana data yang digunakan tersebut mempunyai kelas label atau target.

Regresi adalah Supervised learning tidak hanya mempelajari classifier, tetapi juga mempelajari fungsi yang dapat memprediksi suatu nilai numerik. Contoh, ketika diberi foto seseorang, kita ingin memprediksi umur, tinggi, dan berat orang yang ada pada foto tersebut.

Data set adalah cabang aplikasi dari Artificial Intelligence/Kecerdasan Buatan yang fokus pada pengembangan sebuah sistem yang mampu belajar sendiri tanpa harus berulang kali di program oleh manusia.

Training set yaitu jika pasangan objek, dan kelas yang menunjuk pada objek tersebut adalah suatu contoh yang telah diberi label akan menghasilkan suatu algoritma pembelajaran.

Testing set digunakan untuk mengukur sejauh mana classifier berhasil melakukan klasifikasi dengan benar[3].

1.3.2 Instalasi

1.3.2.1 Instalasi Library Scikit dari Pycharm

Masuk pada menu settings terus pilih Project Interpreter kemudian tambah library lalu cari dan install scikit

Mencoba Library

```

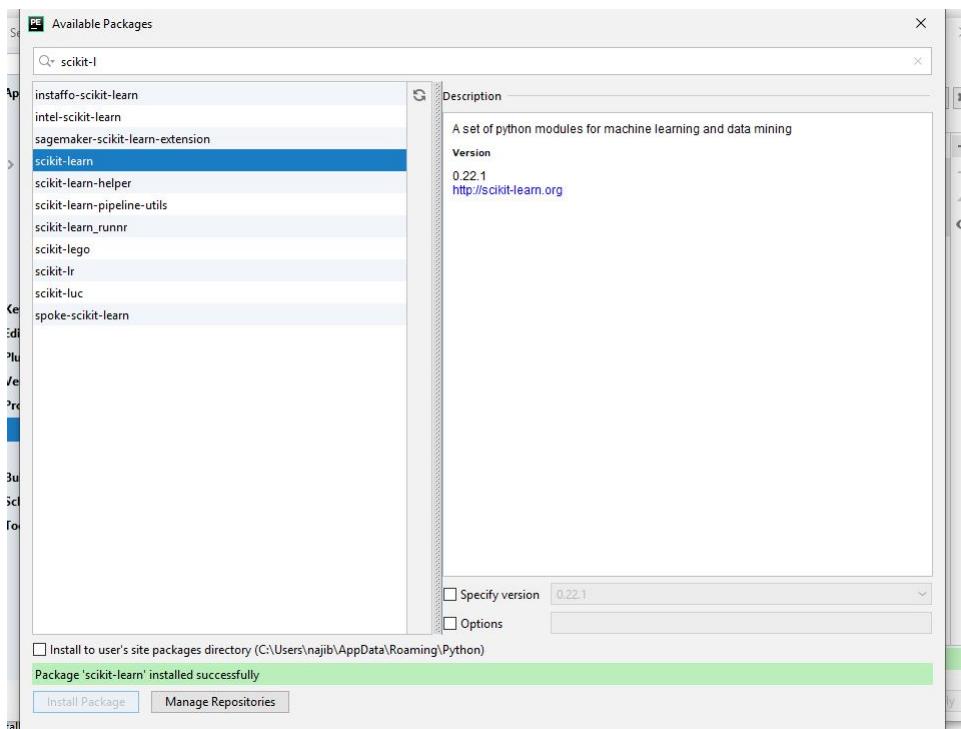
1 from sklearn import datasets
2 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
   datasets dari packaged sklearn
3 iris = datasets.load_iris()
4 #pada baris kedua ini dimana iris merupakan suatu estimator/
   parameter yang berfungsi untuk mengambil data pada item
   datasets.load_iris
5 digits = datasets.load_digits()
6 #pada baris ketiga ini dimana digits merupakan suatu estimator/
   parameter yang berfungsi untuk mengambil data pada item
   datasets.load_digits

```

```

1 from sklearn import datasets
2 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
   datasets dari packaged sklearn
3 iris = datasets.load_iris()
4 #pada baris kedua ini dimana iris merupakan suatu estimator/
   parameter yang berfungsi untuk mengambil data pada item
   datasets.load_iris

```



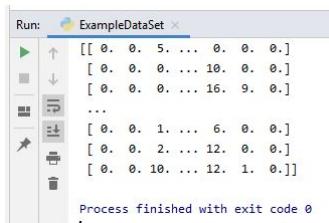
Gambar 1.35 Installasi

```

5 digits = datasets.load_digits()
6 #pada baris ketiga ini dimana digits merupakan suatu estimator/
  parameter yang berfungsi untuk mengambil data pada item
  datasets.load_digits
7 print(digits.data)
8 #pada baris keempat ini merupakan perintah yang berfungsi untuk
  menampilkan estimator/parameter yang dipanggil pada item
  digits.data dan menampilkan outputannya
9 digits.target
10 #barisan ini untuk mengambil target pada estimator/parameter
    digits dan menampilkan outputannya
11 digits.images[0]
12 #barisan ini untuk mengambil images[0] pada estimator/parameter
    digits dan menampilkan outputannya

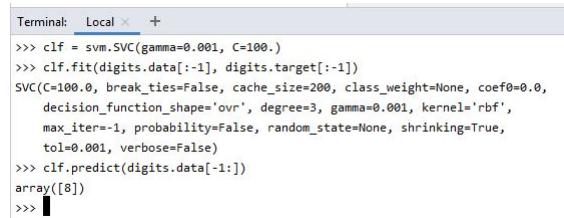
from sklearn import svm
#pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
  svm dari packaged sklearn
clf = svm.SVC(gamma=0.001, C=100.)

```



Gambar 1.36 Mencoba Loading an example Dataset

```
4 #pada baris kedua ini clf sebagai estimator/parameter , svm.SVC
   sebagai class , gamma sebagai parameter untuk menetapkan nilai
   secara manual
5 clf.fit(digits.data[:-1], digits.target[:-1])
6 #pada baris ketiga ini clf sebagai estimator/parameter , fit
   sebagai metode , digits.data sebagai item , [-1] sebagai
   syntax pythonnya dan menampilkan outputannya
7 clf.predict(digits.data[-1:])
8 #pada baris terakhir ini clf sebagai estimator/parameter , predict
   sebagai metode lainnya , digits.data sebagai item dan
   menampilkan outputannya
```



Gambar 1.37 Learning and Predicting

```
1 from sklearn import svm
2 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
   svm dari packaged sklearn
3 from sklearn import datasets
4 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
   datasets dari packaged sklearn
5 clf = svm.SVC(gamma='scale')
6 #pada baris ketiga ini clf sebagai estimator/parameter , svm.SVC
   sebagai class , gamma sebagai parameter untuk menetapkan nilai
   secara manual dengan nilai scale
7 iris = datasets.load_iris()
8 #pada baris keempat ini iris sebagai estimator/parameter ,
   datasets.load_iris() sebagai item dari suatu nilai
9 X, y = iris.data, iris.target
10 #pada baris kelima ini X, y sebagai estimator/parameter , iris.
    data, iris.target sebagai item dari 2 nilai yang ada
```

```

11 clf.fit(X, y)
12 #pada baris keenam ini clf sebagai estimator/parameter dengan
   menggunakan metode fit untuk memanggil estimator X, y dengan
   outputannya
13
14
15 import pickle
16 #pickle merupakan sebuah class yang di import
17 s = pickle.dumps(clf)
18 #pada baris ini s sebagai estimator/parameter dengan pickle.dumps
   merupakan suatu nilai/item dari estimator/parameter clf
19 clf2 = pickle.loads(s)
20 #pada baris ini clf2 sebagai estimator/parameter, pickle.loads
   sebagai suatu item, dan s sebagai estimator/parameter yang
   dipanggil
21 clf2.predict(X[0:1])
22 #pada baris ini clf2.predict sebagai suatu item dengan
   menggunakan metode predict untuk menentukan suatu nilai dari
   (X[0:1])
23 y[0]
24 #pada estimator/parameter y berapapun angka yang diganti nilainya
   akan selalu konstan yaitu 0
25
26
27 from joblib import dump, load
28 #pada baris berikut ini merupakan sebuah perintah untuk
   mengimport class dump, load dari packaged joblib
29 dump(clf, 'filename.joblib')
30 #pada baris berikutnya dump di sini sebagai class yang didalamnya
   terdapat nilai dari suatu item clf dan data joblib
31 clf = load('filename.joblib')
32 #pada baris terakhir clf sebagai estimator/parameter dengan suatu
   nilai load berfungsi untuk mengulang data sebelumnya

```

```

... clf.fit(X, y)
SVC(C=100.0, break_ties=False, 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)

```

Gambar 1.38 Model Presistence

```

>>> clf2.predict(X[0:1])
array([0])
>>> #pada baris ini clf2.predict
... y[0]
0

```

Gambar 1.39 Model Presistence

```

1 #Type Casting
2 from sklearn import svm

```

```

2,4,1.JPG 26
2,4.JPG 27
2,4.py 28
2.JPG 29
3.JPG 30
ExampleDataSet.py 31
filename.joblib 32
Teori.tex 33

```

Gambar 1.40 Model Presistence

```

3 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
   svm dari packaged sklearn
4 from sklearn import random_projection
5 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
   random_projection dari packaged sklearn
6 rng = np.random.RandomState(0)
7 #rng sebagai estimator/parameter dengan nilai suatu itemnya yaitu
   np.random.RandomState(0)
8 X = rng.rand(10, 2000)
9 #X sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand
10 X = np.array(X, dtype='float32')
11 #X sebagai estimator/parameter dengan nilai item np.array
12 X.dtype
13 #X.dtype sebagai item pemanggil
14 transformer = random_projection.GaussianRandomProjection()
15 #transformer sebagai estimator/parameter dengan memanggil class
   random_projection
16 X_new = transformer.fit_transform(X)
17 #X new di sini sebagai estimator/parameter dan menggunakan metode
   fit
18 X_new.dtype
19 #X new.dtype sebagai item
20
21
22 from sklearn import datasets
23 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
   datasets dari packaged sklearn
24 from sklearn.svm import SVC
25 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
   SVC dari packaged sklearn.svm
26 iris = datasets.load_iris()
27 #iris sebagai estimator/parameter dengan item datasets.load_iris
   ()
28 clf = SVC(gamma='scale')
29 #clf sebagai estimator/parameter dengan nilai class SVC pada
   parameter gamma sebagai set penilaian
30 clf.fit(iris.data, iris.target)
31 #estimator/parameter clf menggunakan metode fit dengan itemnya
   list(clf.predict(iris.data[:3]))
32 #menambahkan item list dengan metode predict
33 clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target])
34 #estimator/parameter clf menggunakan metode fit dengan itemnya
   list(clf.predict(iris.data[:3]))
35 #menambahkan item list dengan metode predict

```

```

39
40
41 #Refitting and Updating Parameters
42 import numpy as np
43 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
44     svm dari np
45 from sklearn.svm import SVC
46 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
47     SVC dari packaged sklearn.svm
48 rng = np.random.RandomState(0)
49 #rng sebagai estimator/parameter dengan nilai suatu itemnya yaitu
50     np.random.RandomState(0)
51 X = rng.rand(100, 10)
52 #X sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand
53 y = rng.binomial(1, 0.5, 100)
54 #y sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.binomial
55 X_test = rng.rand(5, 10)
56 #X test sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand
57 clf = SVC()
58 #clf sebagai estimator/parameter dan class SVC
59 clf.set_params(kernel='linear').fit(X, y)
60 #set params sebagai item
61 clf.predict(X_test)
62
63
64 #Multiclass vs. Multilabel Fitting
65 from sklearn.svm import SVC
66 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
67     SVC dari packaged sklearn.svm
68 from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier
69 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
70     OneVsRestClassifier dari packaged sklearn.multiclass
71 from sklearn.preprocessing import LabelBinarizer
72 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
73     LabelBinarizer dari packaged sklearn.preprocessing
74 X = [[1, 2], [2, 4], [4, 5], [3, 2], [3, 1]]
75 y = [0, 0, 1, 1, 2]
76 classif = OneVsRestClassifier(estimator=SVC(gamma='scale',
77                                     random_state=0))
78 classif.fit(X, y).predict(X)
79 y = LabelBinarizer().fit_transform(y)
80 classif.fit(X, y).predict(X)
81
82
83 from sklearn.preprocessing import MultiLabelBinarizer
84 y = [[0, 1], [0, 2], [1, 3], [0, 2, 3], [2, 4]]
85 y = MultiLabelBinarizer().fit_transform(y)
86 classif.fit(X, y).predict(X)

```

1.3.3 Penanganan eror

```
>>> from joblib import dump, load
>>> #pada baris berikut ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class dump, load dari packaged joblib
... dump(clf, 'filename.joblib')
Traceback (most recent call last):
  File "<stdin>", line 2, in <module>
NameError: name 'clf' is not defined
>>> #pada baris berikutnya dump di sini sebagai class yang didalamnya terdapat nilai dari suatu item clf dan data joblib
... clf = load('filename.joblib')
```

Gambar 1.41 Error

1.3.3.1 ScreenShoot Eror

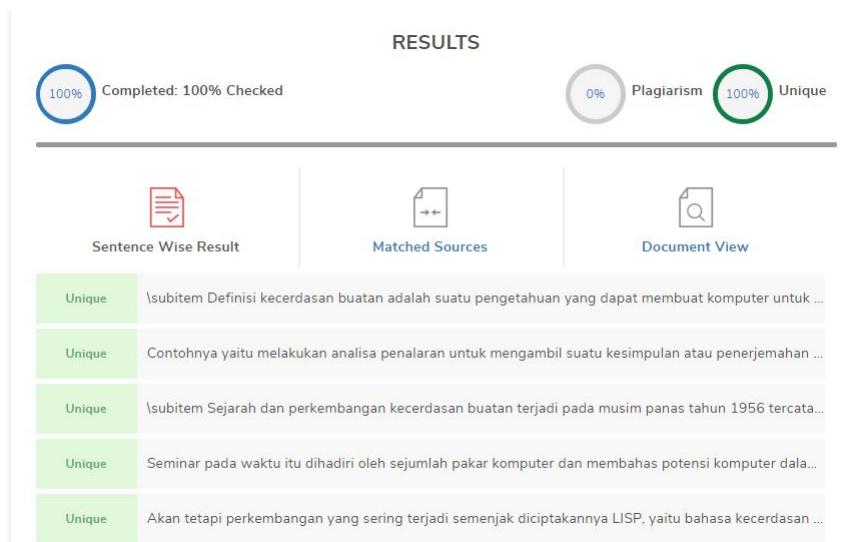
1.3.3.2 Tuliskan Kode Eror dan Jenis Erornya

File "<stdin>", line 2, in <module>
NameError: name 'clf' is not defined

1.3.3.3 Solusi Pemecahan Masalah Error

Ini karna kode di jalankan perbaris perbaris, jika kode dijanlankan bersamaan makan kode berjan sesuai prosedur.

1.3.4 Plagiat

**Gambar 1.42** Error

1.3.5 Link

[Youtube](#)

1.4 1174043 - Irwan Rizkiansyah

1.4.1 Definisi Kecerdasan Buatan

Kecerdasan buatan atau biasa disebut AI (Artificial Intelligence) merupakan kecerdasan yang dibuat dan ditambahkan oleh manusia ke suatu sistem teknologi, yang diatur dan dikembangkan dalam konteks ilmiah, yang merupakan bentukan dari kecerdasan entitas ilmiah yang ada. Jadi pada intinya definisi AI dapat terus dikembangkan, namun yang menjadi poin utamanya adalah bagaimana manusia menciptakan sebuah teknologi yang dapat berpikir seperti selayaknya manusia itu sendiri.

1.4.2 Sejarah dan Perkembangan

- Program kecerdasan buatan atau Artificial Intelligence pertama kali diceritakan pada kisaran tahun 1951. Tidak bisa dipungkiri bahwa di tahun tersebut memang sedang gencar-gencarnya pembuatan cikal bakal, konsep, hingga teknologi berbasis AI. Dan, AI sendiri pertama kali digunakan di University of Manchester untuk menjalankan sebuah mesin bernama Ferranti Mark 1.
- Beberapa waktu kemudian, Christopher Strachey melanjutkan konsep kecerdasan buatan untuk menjalankan sebuah permainan catur, dimana bidak catur tersebut dapat berjalan secara otomatis dan mampu bermain melawan manusia sungguhan.
- Berlanjut pada tahun 1956, kecerdasan buatan tidak hanya dibuat untuk memudahkan bermain catur saja. Melainkan pada saat konferensi pertamanya, John McCharty menamai algoritma teknologi tersebut dengan sebutan “Artificial Intelligence”. Istilah tersebut masih digunakan hingga sekarang oleh para pakar teknologi.
- Terakhir, konsep dan teknologi kecerdasan buatan disempurnakan oleh seorang ahli yang namanya masih diingat sampai sekarang sebagai seorang pakar kecerdasan buatan, yaitu Alan Turin. Pada saat itu, Alan Turin meneliti dan menguji coba algoritma AI yang diberi nama dengan “Turing Test”. Hingga seiring berkembangnya waktu, konsep teknologi AI banyak digunakan di berbagai teknologi baik itu multimedia, search engine, dan masih banyak lainnya.

1.4.3 Supervised Learning

Supervised learning (Pembelajaran terawasi), dalam konteks kecerdasan buatan (AI) dan Machine Learning, adalah jenis sistem di mana input dan output data yang diinginkan disediakan. Input dan output data diberi label

untuk klasifikasi untuk memberikan dasar pembelajaran untuk pemrosesan data di masa depan.

1.4.4 Unsupervised Learning

Unsupervised learning merupakan pembelajaran yang tidak terawasi dimana tidak memerlukan target output. Pada metode ini tidak dapat ditentukan hasil seperti apa yang diharapkan selama proses pembelajaran, nilai bobot yang disusun dalam proses range tertentu tergantung pada nilai output yang diberikan. Tujuan metode unsupervised learning ini agar kita dapat mengelompokkan unit-unit yang hampir sama dalam satu area tertentu.

1.4.5 Teknik Klasifikasi

Teknik klasifikasi memprediksi respons diskrit, misalnya seperti apakah email itu asli atau spam, atau apakah tumor itu kanker atau tidak. Model klasifikasi mengklasifikasikan data masukan ke dalam kategori tersebut.

1.4.6 Regresi

Regresi yaitu pengeluaran nilai output yang konstan jika dipicu dengan parameter tertentu biasanya regresi disini berbentuk regresi linier. Regresi linier yaitu metode statistika yang digunakan untuk membentuk model hubungan antara variabel terikat(dependen,respon,Y) dengan satu atau lebih variabel bebas(independent, prdiktor, X). Apabila banyaknya variabel bebas hanya ada satu, disebut sebagai regresi linier sederhana, sedangkan apabila terdapat lebih dari satu variabel bebas, disebut sebagai regresi linier berganda.

1.4.7 Training Set

Training set adalah bagian dari dataset itu sendiri yang dilatih untuk membuat prediksi atau algoritma mesin learning lainnya sesuai keinginan atau tujuan data itu dibuat.

1.4.8 Testing Set

Testing set adalah bagian dari dataset yang di tes atau diujicoba untuk melihat keakuratannya dengan katalain melihat peformanya.

1.4.9 Instalasi dan Percobaan Kompilasi dari Library Scikit-learn

1. Buka anaconda prompt
2. kemudian Ketik di anaconda prompt yaitu : "pip install -U scikit-learn"

```

  ...
  Downloading https://files.pythonhosted.org/packages/30/8d/1e4c7366c5f44839a54e7034356a6...
  ...
  requirement already satisfied, skipping upgrade: scikit-learn<=0.20.0; python<3.8
  ...
  successfully installed scikit-learn-0.21.1
  
```

Gambar 1.43 Instalasi Scikit Learn

3. Setelah selesai instalasi, pilih salah satu example dari website Scikit
4. Sample kode

```

 1 print(__doc__)
 2
 3 # Author: Nelle Varoquaux <nelle.varoquaux@gmail.com>
 4 #          Alexandre Gramfort <alexandre.gramfort@inria.fr>
 5 # License: BSD
 6
 7 import numpy as np
 8 import matplotlib.pyplot as plt
 9 from matplotlib.collections import LineCollection
10
11 from sklearn.linear_model import LinearRegression
12 from sklearn.isotonic import IsotonicRegression
13 from sklearn.utils import check_random_state
14
15 n = 100
16 x = np.arange(n)
17 rs = check_random_state(0)
18 y = rs.randint(-50, 50, size=(n,)) + 50. * np.log1p(np.arange(
19     n))
20 #
21 ##### Fit IsotonicRegression and LinearRegression models
22
23 ir = IsotonicRegression()
24
25 y_ = ir.fit_transform(x, y)
26
27 lr = LinearRegression()
28 lr.fit(x[:, np.newaxis], y) # x needs to be 2d for
29 # LinearRegression
30 #
31 ##### Plot result
32
33 segments = [[i, y[i]], [i, y_[i]]] for i in range(n)]
34 lc = LineCollection(segments, zorder=0)
35 lc.set_array(np.ones(len(y)))
36 lc.set_linewidths(np.full(n, 0.5))
37
38 fig = plt.figure()
  
```

```

39 plt.plot(x, y, 'r.', markersize=12)
40 plt.plot(x, y_, 'b--', markersize=12)
41 plt.plot(x, lr.predict(x[:, np.newaxis]), 'b-')
42 plt.gca().add_collection(lc)
43 plt.legend(('Data', 'Isotonic Fit', 'Linear Fit'), loc='lower
        right')
44 plt.title('Isotonic regression')
45 plt.show()

```

5. Kemudian jalankan aplikasi tersebut, dan bisa dicek hasil dari Variable explorernya

Name	Type	Size	Value
x	int	1	100
y	ndarray	100	[1...3, 1...3], [1...3, 1...3], [1...3, 1...3], [1...3, 1...3], [1...3, 1...3], ...
x_	int32	100	[8 1 2 ... 97 98 99]
y_	float64	100	-3.18575905 68.70061443 ... 291.28537793 264.7599921 ...
y_c	float64	100	[-4. 31.4575906 43.9361443 ... 232.4119623 240.5472509 ...]

Gambar 1.44 Variable Explorer

1.4.10 Mencoba Loading an example dataset

1. Sample kode
- ```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 19:32:36 2020
4
5 @author: lenovo
6 """
7
8 from sklearn import datasets #import class/fungsi dataset
 dari scikit-learn library
9
10 import matplotlib.pyplot as plt #import matplotlib
11
12 #Load the digits dataset
13 digits = datasets.load_digits() #memuat dan memasukkan
 dataset digits ke variabel digits
14
15 #menampilkan digit pertama
16 plt.figure(1, figsize=(3, 3))
17 plt.imshow(digits.images[-1], cmap=plt.cm.gray_r,
 interpolation='nearest')
18 plt.show()

```

2. Kemudian jalankan aplikasi tersebut



Gambar 1.45 Dataset

#### 1.4.11 Mencoba Learning and Predicting

|           |      |
|-----------|------|
| 1. Sample | kode |
|-----------|------|

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 19:07:08 2020
4
5 @author: lenovo
6 """
7
8 from sklearn.linear_model import LogisticRegression #import
9 dari library sklearn
10 from sklearn.datasets import make_blobs #import dari library
11 sklearn
12
13 X, y = make_blobs(n_samples=100, centers=2, n_features=2,
14 random_state=1) # generate dataset klasifikasi 2d
15
16 # fit final model
17 model = LogisticRegression()
18 model.fit(X, y)
19
20 Xnew, _ = make_blobs(n_samples=3, centers=2, n_features=2,
21 random_state=1) # menentukan 1 buah contoh baru dimana
22 jawabannya tidak diketahui
23
24 ynew = model.predict_proba(Xnew) # membuat prediksi
25 for i in range(len(Xnew)):
26 print("X=%s, Predicted=%s" % (Xnew[i], ynew[i])) #
27 menampilkan hasil prediksi

```

|             |          |          |          |
|-------------|----------|----------|----------|
| 2. Kemudian | jalankan | aplikasi | tersebut |
|-------------|----------|----------|----------|

```

In [14]: runfile('C:/Users/lenovo/Desktop/simple_3.py', wdir='C:/Users/lenovo/Desktop')
X=[-0.3526228 2.38095117], Predicted:[0.9997159 0.0002840]
X=[-0.2529888 2.38095117], Predicted:[0.9997159 0.0002840]
X=[-2.18771166 3.3332125], Predicted:[0.90389073 0.09610927]

```

Gambar 1.46 Predicting

#### 1.4.12 Mencoba Model Persistence

|        |      |
|--------|------|
| Sample | kode |
|--------|------|

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-

```

```

2 """
3 Created on Thu Feb 27 19:36:22 2020
4
5 @author: lenovo
6 """

7
8 from sklearn import svm #import dari library sklearn
9 from sklearn import datasets #import dari library sklearn
10 clf = svm.SVC() #menggunakan Support Vector Classifier
11 iris = datasets.load_iris() #menggunakan iris dataset
12 X, y = iris.data, iris.target
13 clf.fit(X, y)

```

### 1.4.13 Mencoba Conventions

Sample kode

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Feb 27 20:04:46 2020
4
5 @author: lenovo
6 """

7
8 import numpy as np #import dari library sklearn
9 from sklearn import random_projection #import dari library
 sklearn
10
11 rng = np.random.RandomState(0) #Menggunakan fungsi random
12 X = rng.rand(10, 2000) #mengambil nilai random
13 X = np.array(X, dtype='float32') #membuat array bertipe float32
14 X.dtype

```

## 1.5 1174050 Dika Sukma Pradana

### 1.5.1 Teori

1. Definisi, sejarah, dan perkembangan kecerdasan buatan.

Intelejenji buatan (AI) mengacu pada simulasi kecerdasan manusia dalam mesin yang diprogram untuk berpikir seperti manusia dan meniru tindakan mereka. Istilah ini juga dapat diterapkan pada mesin apa pun yang menunjukkan sifat-sifat yang terkait dengan pikiran manusia seperti pembelajaran dan pemecahan masalah.

Sejarah Kecerdasan Buatan (AI) bermula pada saat zaman kuno, dengan sejuta mitos, cerita dan desas-desus tentang makhluk buatan yang diberkahii dengan kecerdasan oleh pengrajin ahli. Benih-benih AI modern ditanam oleh para filsuf klasik yang mencoba menggam-

barkan proses pemikiran manusia sebagai manipulasi simbol secara mekanis. Karya ini memuncak dalam penemuan komputer digital yang dapat diprogram pada tahun 1940-an, sebuah mesin yang didasarkan pada esensi abstrak penalaran matematika. Perangkat ini dan ide-ide di belakangnya menginspirasi segenap ilmuwan untuk mulai serius membahas kemungkinan membangun otak elektronik. Bidang penelitian AI didirikan pada lokakarya yang diadakan di kampus Dartmouth College selama musim panas 1956. Mereka yang hadir akan menjadi pemimpin penelitian AI selama beberapa dekade. Banyak dari mereka meramalkan bahwa sebuah mesin yang secerdas manusia akan hidup tidak lebih dari satu generasi dan mereka diberi jutaan dolar untuk mewujudkan visi atau tujuan ini. Akhirnya, menjadi jelas bahwa mereka meremehkan kesulitan proyek. Pada tahun 1973, sebagai tanggapan atas kritik dari James Lighthill dan tekanan terus-menerus dari kongres, AS dan Pemerintah Inggris menghentikan pendanaan penelitian yang tidak diarahkan pada kecerdasan buatan, dan tahun-tahun sulit berikutnya akan dikenal sebagai musim dingin AI. Tujuh tahun kemudian, sebuah inisiatif visioner oleh Pemerintah Jepang mengilhami pemerintah dan industri untuk menyediakan miliaran dolar dalam AI, tetapi pada akhir 80-an investor menjadi kecewa dengan kurangnya daya komputer (perangkat keras) yang dibutuhkan dan menarik lebih banyak dana. Investasi dan minat pada AI tumbuh pesat pada dekade pertama abad ke-21, ketika pembelajaran mesin berhasil diterapkan pada banyak masalah di dunia akademis dan industri karena metode baru, penerapan perangkat keras komputer yang kuat, dan kumpulan data yang sangat besar.

2. Definisi supervised learning, klasifikasi, regresi, dan unsupervised learning. Data set, training set dan testing set.

Supervised learning adalah sebuah metode pendekatan yang mana sudah terdapat data yang dilatih, dan terdapat variabel yang ditargetkan atau yang menjadi tujuan sehingga tujuan dari pendekatan ini adalah mengelompokan suatu data ke data yang sudah ada. Sedangkan unsupervised learning tidak memiliki data latih, sehingga dari data yang ada, kita mengelompokan data tersebut menjadi dua bagian atau bahkan tiga bagian dan seterusnya.

Klasifikasi adalah salah satu topik utama dalam data mining atau machine learning. Klasifikasi yaitu suatu pengelompokan data dimana data yang digunakan tersebut mempunyai kelas label atau target.

Regresi adalah Supervised learning tidak hanya mempelajari classifier, tetapi juga mempelajari fungsi yang dapat memprediksi suatu nilai numerik.

Data set merupakan sebuah cabang aplikasi dari Artificial Intelligence(AI)/Kecerdasan Buatan yang terfokus kepada pengembangan se-

bah sistem yang mampu belajar sendiri tanpa harus berulang kali di program oleh manusia(programmer).

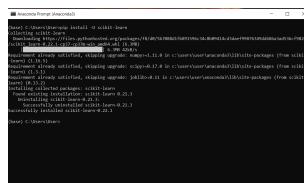
Training set yaitu jika pasangan objek, dan kelas yang menunjuk pada objek tersebut adalah suatu contoh yang telah diberi label akan menghasilkan suatu algoritma pembelajaran.

Testing set digunakan untuk mengukur sejauh mana classifier berhasil melakukan klasifikasi dengan benar[3].

### 1.5.2 Instalasi

#### 1.5.2.1 Instalasi Library Scikit dari Anaconda

1. Download aplikasi Anaconda terlebih dahulu.
2. Install aplikasi Anaconda yang sudah di download tadi.
3. Simpan aplikasi sesuai folder yang kita pilih lalu next.
4. Centang Keduanya lalu tekan tombol install.
5. Setelah itu tunggu sampai proses instalasi selesai lalu jika sudah tekan tombol finish.
6. Lalu buka command prompt anda dan tuliskan perintah berikut ini untuk mengecek apakah aplikasinya sudah terinstall.
7. Kemudian ketikkan perintah pip install -U scikit-learn seperti gambar berikut.



Gambar 1.47 Instalasi

### 1.5.3 Percobaan

#### Mencoba Library

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 22:51:53 2020
4
5 @author: User
6 """
```

```

7
8 import matplotlib.pyplot as plt
9 from sklearn.svm import SVC
10 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
11 from sklearn.metrics import plot_roc_curve
12 from sklearn.datasets import load_wine
13 from sklearn.model_selection import train_test_split
14
15 X, y = load_wine(return_X_y=True)
16 y = y == 2
17
18 X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
19 random_state=42)
20 svc = SVC(random_state=42)
21 svc.fit(X_train, y_train)
```

SVC(random\_state=42)

**Gambar 1.48** Variabel Explore

```

1 from sklearn import datasets
2 #perintah untuk mengimport class datasets dari packaged sklearn
3 iris = datasets.load_iris()
4 #iris merupakan suatu estimator/parameter yang berfungsi untuk
5 #mengambil data pada item datasets.load_iris
5 digits = datasets.load_digits()
6 #digits merupakan suatu estimator/parameter yang berfungsi untuk
7 #mengambil data pada item datasets.load_digits
7 print(digits.data)
8 #perintah yang berfungsi untuk menampilkan estimator/parameter
9 #yang dipanggil pada item digits.data dan menampilkan
10 #outputannya
10 digits.target
11 #untuk mengambil target pada estimator/parameter digits dan
12 #menampilkan outputannya
11 digits.images[0]
12 #untuk mengambil images[0] pada estimator/parameter digits dan
13 #menampilkan outputannya
```

```
In [13]: runfile('C:/Users/User/Documents/Sayler/1.py', wdir='C:/Users/User/Documents/')
Spicer
[[0, 0, 0, 5, ..., 0, 0, 0, 0],
 [0, 0, 0, 0, ..., 10, 0, 0, 0],
 [0, 0, 0, 0, 0, ..., 10, 0, 0, 0],
 ...,
 [0, 0, 0, 1, ..., 6, 0, 0, 0],
 [0, 0, 2, ..., 12, 0, 0, 0],
 [0, 0, 0, ..., 12, 1, 0, 0]]
```

**Gambar 1.49** Datasets

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 22:17:01 2020
```

```
4
5 @author: User
6 """
7 from sklearn import svm
8 #merupakan sebuah perintah untuk mengimport class svm dari
9 packaged sklearn
10 # merupakan sebuah perintah untuk mengimport class datasets dari
11 packaged sklearn
12 clf = svm.SVC(gamma='scale')
13 #clf sebagai estimator/parameter, svm.SVC sebagai class , gamma
14 sebagai parameter untuk menetapkan nilai secara manual dengan
15 nilai scale
16 iris = datasets.load_iris()
17 #iris sebagai estimator/parameter, datasets.load_iris() sebagai
18 item dari suatu nilai
19 X, y = iris.data, iris.target
20 #X, y sebagai estimator/parameter, iris.data, iris.target sebagai
21 item dari 2 nilai yang ada
22 clf.fit(X, y)
23 #clf sebagai estimator/parameter dengan menggunakan metode fit
24 untuk memanggil estimator X, y dengan outputannya
```

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 23:06:05 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 import pickle
9 #pickle merupakan sebuah class yang di import
10 s = pickle.dumps(clf)
11 #s sebagai estimator/parameter dengan pickle.dumps merupakan
12 suatu nilai/item dari estimator/parameter clf
13 clf2 = pickle.loads(s)
14 #clf2 sebagai estimator/parameter, pickle.loads sebagai suatu
15 item, dan s sebagai estimator/parameter yang dipanggil
16 clf2.predict(X[0:1])
17 #clf2.predict sebagai suatu item dengan menggunakan metode
18 predict untuk menentukan suatu nilai dari (X[0:1])
19 y[0]
20 #pada estimator/parameter y berapapun angka yang diganti nilainya
21 akan selalu konstan yaitu 0
22
23
24 from joblib import dump, load
25 #sebuah perintah untuk mengimport class dump, load dari packaged
26 joblib
27 dump(clf, 'filename.joblib')
28 #dump di sini sebagai class yang didalamnya terdapat nilai dari
29 suatu item clf dan data joblib
30 clf = load('filename.joblib')
31 #clf sebagai estimato/parameter dengan suatu nilai load berfungsi
32 untuk mengulang data sebelumnya
```

#### 1.5.3.4 Conventions Type Casting

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 22:45:29 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 #Type Casting
9 from sklearn import svm
10 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
11 #svm dari packaged sklearn
12 from sklearn import random_projection
13 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
14 #random projection dari packaged sklearn
15 rng = np.random.RandomState(0)
16 #rng sebagai estimator/parameter dengan nilai suatu itemnya yaitu
17 #np.random.RandomState(0)
18 X = rng.rand(10, 2000)
19 #X sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand
20 X = np.array(X, dtype='float32')
21 #X sebagai estimator/parameter dengan nilai item np.array
22 X.dtype
23 #X.dtype sebagai item pemanggil
24 transformer = random_projection.GaussianRandomProjection()
25 #transformer sebagai estimator/parameter dengan memanggil class
26 #random projection
27 X_new = transformer.fit_transform(X)
28 #X new di sini sebagai estimator/parameter dan menggunakan metode
29 #fit
30 X_new.dtype
31 #X new.dtype sebagai item
32
33
34 from sklearn import datasets
35 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
36 #datasets dari packaged sklearn
37 from sklearn.svm import SVC
38 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
39 #SVC dari packaged sklearn.svm
40 iris = datasets.load_iris()
41 #iris sebagai estimator/parameter dengan item datasets.load_iris
42 #()
43 clf = SVC(gamma='scale')
44 #clf sebagai estimator/parameter dengan nilai class SVC pada
45 #parameter gamma sebagai set penilaian
46 clf.fit(iris.data, iris.target)
47 #estimator/parameter clf menggunakan metode fit dengan itemnya
48 list(clf.predict(iris.data[:3]))
49 #menambahkan item list dengan metode predict
50 clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target])
51 #estimator/parameter clf menggunakan metode fit dengan itemnya
52 list(clf.predict(iris.data[:3]))
53 #menambahkan item list dengan metode predict
```

## Refitting and updating parameters

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 23:08:34 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 #Multiclass vs. Multilabel Fitting
9 from sklearn.svm import SVC
10 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
11 #SVC dari packaged sklearn.svm
12 from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier
13 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
14 #OneVsRestClassifier dari packaged sklearn.multiclass
15 from sklearn.preprocessing import LabelBinarizer
16 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
17 #LabelBinarizer dari packaged sklearn.preprocessing
18 X = [[1, 2], [2, 4], [4, 5], [3, 2], [3, 1]]
19 y = [0, 0, 1, 1, 2]
20 classif = OneVsRestClassifier(estimator=SVC(gamma='scale',
21 random_state=0))
22 classif.fit(X, y).predict(X)
23 y = LabelBinarizer().fit_transform(y)
24 classif.fit(X, y).predict(X)
25
26 from sklearn.preprocessing import MultiLabelBinarizer
27 y = [[0, 1], [0, 2], [1, 3], [0, 2, 3], [2, 4]]
28 y = MultiLabelBinarizer().fit_transform(y)
29 classif.fit(X, y).predict(X)

```

## Multiclass vs. multilabel fitting

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Wed Feb 26 23:10:03 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 #Refitting and Updating Parameters
9 import numpy as np
10 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
11 #svm dari np
12 from sklearn.svm import SVC
13 #pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class
14 #SVC dari packaged sklearn.svm
15 rng = np.random.RandomState(0)
16 #rng sebagai estimator/parameter dengan nilai suatu itemnya yaitu
17 #np.random.RandomState(0)
18 X = rng.rand(100, 10)
19 #X sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand
20 y = rng.binomial(1, 0.5, 100)
21 #y sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.binomial
22 X_test = rng.rand(5, 10)
23 #X test sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand

```

```

21 clf = SVC()
22 #clf sebagai estimator/parameter dan class SVC
23 clf.set_params(kernel='linear').fit(X, y)
24 #set params sebagai item
25 clf.predict(X_test)
26 #menggunakan metode predict
27 clf.set_params(kernel='rbf', gamma='scale').fit(X, y)
28 clf.predict(X_test)

```

#### 1.5.4 Penanganan eror

```

File "C:\Users\User\Anaconda3\lib\site-packages\spyder_kernels\customize
\spydercustomize.py", line 827, in runfile
execfile(filename, namespace)

File "C:\Users\User\Anaconda3\lib\site-packages\spyder_kernels\customize
\spydercustomize.py", line 110, in execfile
exec(compile(f.read(), filename, 'exec'), namespace)

File "C:/Users/User/Documents/Spyder/2.py", line 14
X, y = iris.data, iris.target
^
IndentationError: unexpected indent

```

**Gambar 1.50 Error**

##### 1.5.4.1 ScreenShoot Eror

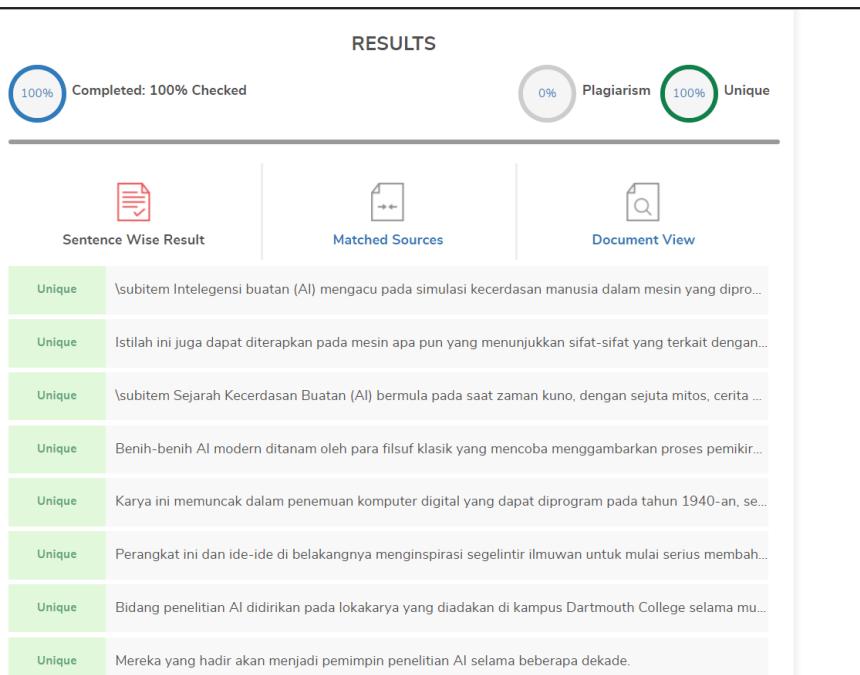
##### 1.5.4.2 Tuliskan Kode Eror dan Jenis Erornya

IndentationError: unexpected indent

##### 1.5.4.3 Solusi Pemecahan Masalah Error

Pastikan semua spasi pada koding sama. Menggunakan spasi atau tab.

### 1.5.5 Plagiarism



**Gambar 1.51** Plagiarism

## 1.6 1174057 Alit Fajar Kurniawan

### 1.6.1 Teori

**1.6.1.1 Sejarah Perkembangan dan Definisi Artificial Intelligence** Kecerdasan buatan merupakan sebuah bidang dalam ilmu computer yang begitu penting di zaman ini dan masa yang akan datang guna mewujudkan sebuah sistem computer yang begitu cerdas. Artificial Intelligence atau biasa disingkat dengan AI berasal dari bahasa latin yang dimana intelligence berarti saya paham.

Pada tahun 1955, Newell dan juga Simon telah mengembangkan The Logic Theorist, yaitu program AI pertama. Dimana program tersebut mempresentasikan sebuah masalah sebagai model pohon, lalu diselesaikan dengan cara memilih cabang yang akan mewujudkan kesimpulan terbenar dan tepat. Program AI tersebut berdampak sangat besar dan dapat mendjadi batu loncatan yang cukup penting dalam mengembangkan bidang AI [2].

Masa Perkembangan AI dimulai pada awal era komputer elektronik pada tahun 1941. dimana ditemukannya alat penyimpanan dan pemrosesan in-

formasi. kemudian dilanjutkan pada masa-masa persiapan AI yang terjadi pada tahun 1943-1956. Pada sekitaran tahun 1952-1969 merupakan masa awal perkembangan AI terjadi, dan pada tahun 1966-1974 perkembangan AI mengalami penurunan atau melambatnya proses dalam melakukan pengembangan. pada tahun 1969 sampai 10 tahun kedepan kembali terjadi perkembangan yang menciptakan inovasi sistem berbasis pengetahuan. dan sekitaran tahun 1980-an AI kembali menjadi sebuah industri yang terus berkembang sampai sekarang ini.

#### *1.6.1.2 learning, klasifikasi, regresi dan unsupervised learning. Data set, training set dan testing set*

##### 1. Definisi Supervised Learning Dan Unsupervised Learning

Supervised Learning merupakan suatu pendekatan yang dimana terdapat data dan variable yang telah ditargetkan sehingga pendekatan tersebut bertujuan untuk dapat mengelompokkan sebuah data ke data yang sudah ada, beda dengan Unsupervised learning yang tidak mempunyai data, sehingga data yang ada harus di kelompokkan menjadi beberapa bagian.

##### 2. Definisi Klasifikasi Dan Regresi

Klasifikasi adalah sebuah kegiatan penggolongan atau pengelompokkan. Menurut kamus besar bahasa Indonesia yang dimana klasifikasi merupakan penyusunan sistem di dalam kelompok atau golongan berdasarkan kaidah atau standar yang telah ditetapkan. Regresi adalah sebuah metode analisis statistic yang akan digunakan untuk melihat pengaruh variable.

##### 3. Devinisi Dataset, Training Set, Dan Testing Set

Dataset adalah sebuah objek yang akan mempresentasikan sebuah data dan relasinya di memory. Struktur pada dataset ini mirip dengan data yang ada di dalam database. Training set adalah bagian dari dataset yang berperan dalam membuat prediksi atau algoritma sesuai tujuan masing-masing. Testing set adalah bagian dari dataset yang akan di tes guna melihat keakuratan atau ketepatan datanya.

#### **1.6.2 Praktek**

##### *1.6.2.1 Instalasi*

1. Melakukan instalasi library scikit pada anaconda, ketik kan pip install -U scikit-learn pada terminal anaconda.

```
(base) C:\Users\alitf>pip install -U scikit-learn
Collecting scikit-learn
 Downloading https://files.pythonhosted.org/packages/f8/d0/5b7088d1fb891596c34c8b09414cd3daef99876349dd686a3ad536cf9820
/scikit_learn-0.22.1-cp37-cp37m-win_amd64.whl (6.3MB)
|██████████| 6.3MB 297KB/s
Requirement already satisfied, skipping upgrade: numpy>=1.11.0 in c:\users\alitf\anaconda3\lib\site-packages (from scikit-learn) (1.16.4)
Requirement already satisfied, skipping upgrade: joblib>=0.11 in c:\users\alitf\anaconda3\lib\site-packages (from scikit-learn) (0.13.2)
Requirement already satisfied, skipping upgrade: scipy>=0.17.0 in c:\users\alitf\anaconda3\lib\site-packages (from scikit-learn) (1.2.1)
Installing collected packages: scikit-learn
 Found existing installation: scikit-learn 0.21.2
 Uninstalling scikit-learn-0.21.2:
 Successfully uninstalled scikit-learn-0.21.2
Successfully installed scikit-learn-0.22.1

(base) C:\Users\alitf>
```

**Gambar 1.52** Instalasi Scikit Learn

- Setelah selesai instalasi, pilih salah satu example dari website Scikit.

## Examples

### Miscellaneous examples

Miscellaneous and introductory examples for scikit-learn.

Compact estimator representations

ROC Curve with Visualization API

Isotonic Regression

Advanced Plotting With Partial Dependence

Logistic regression coefficients visualization

Decision regions

Cross-validation

Partial dependence

**Gambar 1.53** Example

```

1 print(__doc__)
2
3 from sklearn.linear_model import LogisticRegression
4 from sklearn import set_config
5
6
7 lr = LogisticRegression(penalty='l1')
8 print('Default representation:')
```

```

9 print(lr)
10 # LogisticRegression(C=1.0, class_weight=None, dual=False ,
11 # fit_intercept=True,
12 # max_iter=100,
13 # multi_class='auto', n_jobs=None, penalty
14 # ='l1',
15 # random_state=None, solver='warn', tol
16 # =0.0001, verbose=0,
17 # warm_start=False)
18
19 set_config(print_changed_only=True)
20 print('\nWith changed_only option:')
21 print(lr)
22 # LogisticRegression(penalty='l1')

```

kemudian coba jalankan, lihat hasilnya

**@author: alitf**

**Default representation:**

`LogisticRegression(penalty='l1')`

**With changed\_only option:**

`LogisticRegression(penalty='l1')`

**Gambar 1.54** Example

### 3. latihan 2 Mencoba Loading an example dataset

```

1 from sklearn import datasets #mengimport class dataset dari
2 scikit learn library
3 iris = datasets.load_iris() # memuat dan memasukkan dataset
4 iris ke variabel bernama iris
5 digits = datasets.load_digits() #memuat dan memasukkan
6 dataset digits ke variabel digits
7
8 print(digits.data) #memberikan akses ke fitur yang dapat
9 digunakan untuk mengklasifikasikan sampel digit dan
10 menampilkannya di console
11
12 digits.target #memberikan informasi tentang data yang
13 berhubungan atau juga dapat dijadikan sebagai label
14
15 digits.images[0] #Data selalu berupa array 2D, shape (
16 n_samples, n_features), meskipun data aslinya mungkin
17 memiliki bentuk yang berbeda.

```

hasil dari data digits

```
In [17]: runfile('C:/Users/alitf/OneDrive/Desktop/AI/src/1174057'
 wdir='C:/Users/alitf/OneDrive/Desktop/AI/src/1174057/chapter1')
[[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.]]
```

Gambar 1.55 Result Data Digits

hasil dari digits.target

```
In [19]: digits.target #memberikan informasi
 dijadikan sebagai Label
Out[19]: array([0, 1, 2, ..., 8, 9, 8])
```

Gambar 1.56 Result digits.target

hasil dari digits.image

```
In [20]: digits.images[0] #Data selalu berupa array 2D, s
 meskipun data aslinya mungkin memiliki bentuk yang berbeda
Out[20]:
array([[0., 0., 5., 13., 9., 1., 0., 0.],
 [0., 0., 13., 15., 10., 15., 5., 0.],
 [0., 3., 15., 2., 0., 11., 8., 0.],
 [0., 4., 12., 0., 0., 8., 8., 0.],
 [0., 5., 8., 0., 0., 9., 8., 0.],
 [0., 4., 11., 0., 1., 12., 7., 0.],
 [0., 2., 14., 5., 10., 12., 0., 0.],
 [0., 0., 6., 13., 10., 0., 0., 0.]])
```

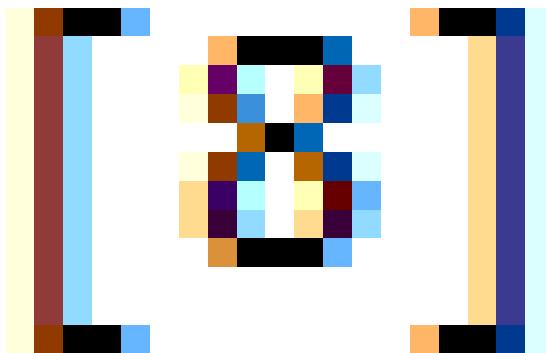
Gambar 1.57 Result digits.image

```

1 from sklearn import svm # perintah untuk mengimport class svm
 dari packaged sklearn
2
3 digits = datasets.load_digits() #memuat dan memasukkan
 dataset digits ke variabel digits
4
5 clf = svm.SVC(gamma=0.001, C=100.) #clf sebagai estimator/
 parameter , svm.SVC sebagai class , gamma sebagai
 parameter untuk menetapkan nilai secara manual
6
7 clf.fit(digits.data[:-1], digits.target[:-1]) # clf sebagai
 estimator/parameter , f i t sebagai metode , digits . data
 sebagai item , [:1] sebagai syntax pythonnya dan
 menampilkan outputannya
8
9 print(clf.predict(digits.data[-1])) #clf sebagai estimator/
 parameter , predict sebagai metode lainnya , digits . data
 sebagai item dan menampilkan outputannya

```

kemudian coba jalankan, lihat hasilnya



**Gambar 1.58** Result Learning and predicting

## 5. latihan 4 Mencoba Model persistence

```

1 from sklearn import svm, datasets #mengimport class dataset
 dari scikit learn library

```

```

2 clf = svm.SVC(gamma=0.001, C=100.) #memanggil class SVC dan
 menyet argument constructor SVC serta ditampung di
 variable clf
3 X, y = datasets.load_iris(return_X_y=True) #meload datasets
 iris dan ditampung di variable x untuk data dan y untuk
 target
4 clf.fit(X, y) #memanggil method fit untuk melakukan training
 data dengan argumen data dan target dari datasets iris
5
6 #Pickle
7 import pickle #mengimport pickle
8 s = pickle.dumps(clf) #memanggil method dumps dengan argumen
 clf dan ditampung di variable s
9 clf2 = pickle.loads(s) #memanggil method loads dengan argumen
 s dan ditampung di variable clf2
10 print(clf2.predict(X[0:1])) #menampilkan hasil dari method
 predict dengan argumen data variable X pertama
11
12 #Joblib
13 from joblib import dump, load #mengimport dump dan load dari
 library joblib
14 dump(clf, '1174057.joblib') #memanggil method dumps dengan
 argumen clf dan nama file joblibnya
15 clf3 = load('1174057.joblib')#memanggil method loads dengan
 argumen nama file joblibnya dan ditampung di variable clf3
16 print(clf3.predict(X[0:1])) #menampilkan hasil dari method
 predict dengan argumen data variable X pertama

```

kemudian coba jalankan, lihat hasilnya

```

In [13]: runfile('D:/Data Alit/Kuliah,
modelpersistence.py', wdir='D:/Data A:
[0]
[0]

```

**Gambar 1.59** Result Model persistence

## 6. latihan 5 Mencoba Conventions

```

1 #Type casting
2 import numpy as np
3 from sklearn import random_projection
4 rng = np.random.RandomState(0)
5 X = rng.rand(10, 2000)
6 X = np.array(X, dtype='float32')
7 print(X.dtype)
8 transformer = random_projection.GaussianRandomProjection()
9 X_new = transformer.fit_transform(X)

```

```
10 print(X_new.dtype)
11
12 from sklearn import datasets
13 from sklearn.svm import SVC
14 iris = datasets.load_iris()
15 clf = SVC(gamma=0.001, C=100.)
16 clf.fit(iris.data, iris.target)
17 print(list(clf.predict(iris.data[:3])))
18 clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target])
19 print(list(clf.predict(iris.data[:3])))
20
21 #Refitting and updating parameters
22 import numpy as np
23 from sklearn.datasets import load_iris
24 from sklearn.svm import SVC
25 X, y = load_iris(return_X_y=True)
26 clf = SVC(gamma=0.001, C=100.)
27 clf.set_params(kernel='linear').fit(X, y)
28 print(clf.predict(X[:5]))
29 clf.set_params(kernel='rbf').fit(X, y)
30 print(clf.predict(X[:5]))
31
32 #Multiclass vs. Multilabel Fitting
33 from sklearn.svm import SVC
34 from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier
35 from sklearn.preprocessing import LabelBinarizer
36 X = [[1, 2], [2, 4], [4, 5], [3, 2], [3, 1]]
37 y = [0, 0, 1, 1, 2]
38 classif = OneVsRestClassifier(estimator=SVC(random_state=0,
 gamma=0.001, C=100.))
39 print(classif.fit(X, y).predict(X))
40 y = LabelBinarizer().fit_transform(y)
41 print(classif.fit(X, y).predict(X))
42
43 from sklearn.preprocessing import MultiLabelBinarizer
44 y = [[0, 1], [0, 2], [1, 3], [0, 2, 3], [2, 4]]
45 y = MultiLabelBinarizer().fit_transform(y)
46 print(classif.fit(X, y).predict(X))
```

kemudian coba jalankan, lihat hasilnya

```
In [20]: runfile('C:/Users/Alit/Desktop/KB3A/src/1174006/chapter1/coba4.py', wdir='C:/Users/Alit/Desktop/KB3A/src/1174006/chapter1')
float32
float64
[0, 0, 0]
['setosa', 'setosa', 'setosa']
[0 0 0 0]
[0 0 0 0]
[0 0 1 1 2]
[[1 0 0]
 [1 0 0]
 [0 1 0]
 [0 0 0]
 [0 0 0]]
[[1 0 1 0 0]
 [1 0 1 0 0]
 [1 0 1 1 0]
 [1 0 1 0 0]
 [1 0 1 0 0]]
```

**Gambar 1.60** Result Conventions

### 1.6.3 Penanganan Error

#### 1. Screenshot Error

```
File "D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/AI/src/1174057/chapter1/learning.py", line 5, in
<module>
 clf.fit(digits.data[:-1], digits.target[:-1]) # clf sebagai estimator/parameter , f
i t sebagai metode , digits . data sebagai item , [:1] sebagai syntax pythonnya dan
menampilkan outputannya

NameError: name 'digits' is not defined
```

**Gambar 1.61** Error

```
File "D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/AI/src/1174057/chapter1/learning.py", line 3
 digits = datasets . load digits () #meload datasets digits dan ditampung di variable
digits
^
SyntaxError: invalid syntax
```

**Gambar 1.62** Error

#### 2. Tuliskan kode dan jenis error

is not defined, xception yang terjadi saat syntax melakukan eksekusi terhadap local name atau global name yang tidak terdefinisi.

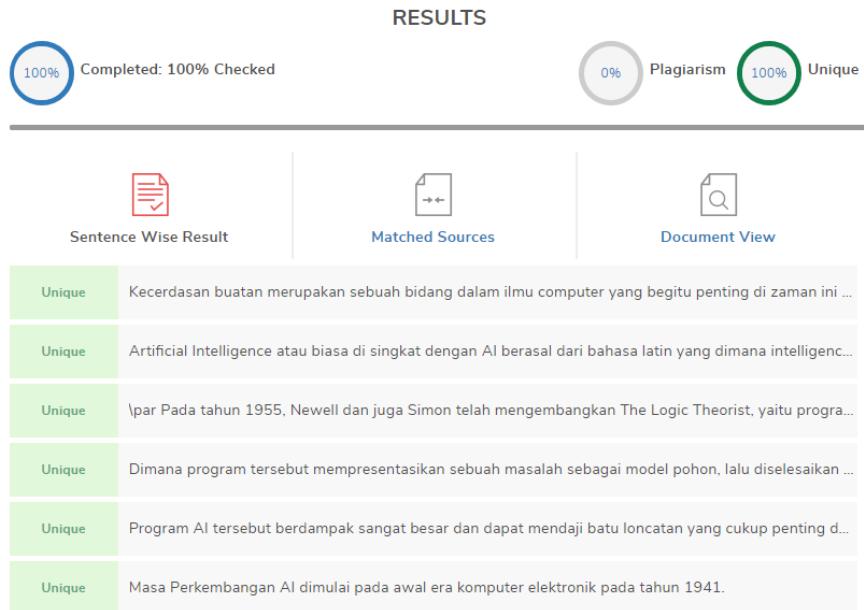
invalid syntax

#### 3. Solusi penanganan error

Solusinya adalah memastikan variabel atau function yang dipanggil ada atau tidak salah ketik.

Periksa kembali syntax yang dibuat, bisa saja ada kesalahan dalam spasi.

#### 1.6.4 Bukti Tidak Plagiat



Gambar 1.63 Plagiarisme

### 1.7 1174039 - Liyana Majdah Rahma

#### 1.7.1 Teori

**1.7.1.1 Definisi Kecerdasan Buatan** Artificial Intelligence adalah kecerdasan yang ditambahkan pada suatu sistem yang dapat diatur dalam konteks secara ilmiah. Menurut Michael Haelein menyatakan bahwa AI merupakan "sistem yang mempunyai kemampuan untuk menguraikan, belajar agar dapat dgunakan untuk mencapai tujuan dengan melalui adaptasi yang fleksibel". Kecerdasan buatan juga dapat dibuat dan dimasukkan ke dalam mesin agar dapat melakukan pekerjaan seperti yang dapat dilakukan manusia dengan cepat dan tepat.

**1.7.1.2 Sejarah Kecerdasan Buatan** Sejarah Kecerdasan buatan pertama kali terjadi pada zaman kuno, terdapat mitos ataupun cerita dan desas-desus tentang sebuah makhluk yang mempunyai kecerdasan serta kesadaran yang

diberikan oleh pengrajin. Benih - benih nya mulai ditanam oleh para filsuf klasik yang mencari cara untuk menggambarkan proses berfikir manusia sebagai manipulasi simbol secara mekanis yang memuncak pada penemuan komputer digital di tahun 1940-an, yaitu sebuah mesin yang didasarkan penalaran matematika. Istilah kecerdasan buatan sendiri baru muncul pada tahun 1956, dan teori -teori nya sudah muncul sejak tahun 1941. Dan Pada tahun 1973, sebagai tanggapan atas kritik dari James Lighthill dan tekanan terus-menerus dari kongres, AS dan Pemerintah Inggris menghentikan pendanaan penelitian yang tidak diarahkan pada kecerdasan buatan, dan tahun-tahun sulit berikutnya akan dikenal sebagai musim dingin AI. Tujuh tahun kemudian, sebuah inisiatif visioner oleh Pemerintah Jepang mengilhami pemerintah dan industri untuk menyediakan miliaran dolar dalam AI, tetapi pada akhir 80-an investor menjadi kecewa dengan kurangnya daya komputer (perangkat keras) yang dibutuhkan dan menarik lebih banyak dana.

#### *1.7.1.3 Perkembangan Kecerdasan Buatan*

1. Pada tahun 1958, McCarthy di MIT AI Lab Memo orang pertama yang mendefinisikan bahasa pemrograman pada tingkat tinggi yaitu LISP, yang sekarang mendominasi pembuatan program-program kecerdasan buatan.
2. Kemudian Pada tahun 1959, Nathaniel Rochester dari IBM serta mahasiswa-mahasiswanya mengeluarkan program kecerdasan buatan yaitu Geometry Theorem Prover. selain itu juga Program ini dapat mengeluarkan suatu teorema menggunakan aksioma-aksioma yang ada.
3. Sistem Berbasis Pengetahuan pada tahun 1969-1979
4. Kecerdasan Buatan menjadi sebuah industri pada tahun 1980-1988. Kembaliya Jaringan Syaraf tiruan pada tahun 1986-sekarang.

### **1.7.2 Instalasi**

#### *1.7.2.1 Instalasi Library Scikit dari Anaconda*

1. Download aplikasi Anaconda terlebih dahulu.
2. Install aplikasi Anaconda yang sudah di download tadi.
3. Simpan aplikasi sesuai folder yang kita pilih lalu next.
4. Centang Keduanya lalu tekan tombol install.
5. Setelah itu tunggu sampai proses instalasi selesai lalu jika sudah tekan tombol finish.
6. Lalu buka command prompt anda dan tuliskan perintah berikut ini untuk mengecek apakah aplikasinya sudah terinstall.

7. Kemudian ketikkan perintah pip install -U scikit-learn seperti gambar berikut.



**Gambar 1.64** Instalasi

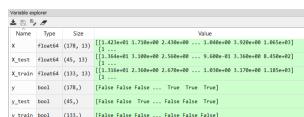
- Pilih salah satu example dari website tersebut lalu jalankan

```

1 import matplotlib.pyplot as plt
2 from sklearn.svm import SVC
3 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
4 from sklearn.metrics import plot_roc_curve
5 from sklearn.datasets import load_wine
6 from sklearn.model_selection import train_test_split
7
8 X, y = load_wine(return_X_y=True)
9 y = y == 2
10
11 X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
12 random_state=42)
13 svc = SVC(random_state=42)
14 svc.fit(X_train, y_train)

```

- buka variable explolernya



**Gambar 1.65** Variable Exploler

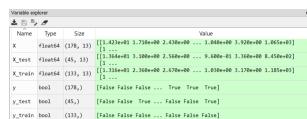
- salah satu example dari website tersebut lalu jalankan

```

1 import matplotlib.pyplot as plt
2 from sklearn.svm import SVC
3 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
4 from sklearn.metrics import plot_roc_curve
5 from sklearn.datasets import load_wine
6 from sklearn.model_selection import train_test_split
7
8 X, y = load_wine(return_X_y=True)
9 y = y == 2
10
11 X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
12 random_state=42)
13 svc = SVC(random_state=42)
14 svc.fit(X_train, y_train)

```

buka variable explolernya



**Gambar 1.66** Variable Exploler

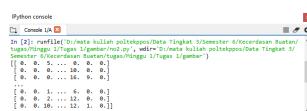
8fcee3a95c7a660681b429f909ba80ac1a4fa418

### 1.7.2.2 Mencoba loading an example dataset

1. mengambil data iris dan digit dari dataset

```
1 iris = datasets.load_iris() # Dapat membuat sebuah variable
 iris yang mempunyai isi yaitu dataset iris
2 digits = datasets.load_digits() # Digunakan untuk membuat
 sebuah variable digits yang mempunyai isi yaitu dataset
 digits
```

2. Menampilkan data digits



**Gambar 1.67** Data Digits

3. menampilkan digits.target

```
In [16]: digits.target
Out[16]: array([0, 1, 2, ..., 8, 9, 8])
```

**Gambar 1.68** Digits Target

4. menampilkan data bentuk 2D.

```
In [17]: digits.images[0]
Out[17]:
array([[0., 0., 5., 13., 9., 1., 0., 0.],
 [0., 0., 13., 15., 10., 15., 5., 0.],
 [0., 3., 15., 2., 0., 11., 8., 0.],
 [0., 4., 12., 0., 0., 8., 8., 0.],
 [0., 5., 8., 0., 0., 9., 8., 0.],
 [0., 4., 11., 0., 1., 12., 7., 0.],
 [0., 2., 14., 5., 10., 12., 0., 0.],
 [0., 0., 6., 13., 10., 0., 0., 0.]])
```

**Gambar 1.69** Data 2D

#### 1.7.2.3 Mencoba Learning and Predicting

```
1 from sklearn.linear_model import LogisticRegression # digunakan
 untuk mengimport linear_model dari library sklearn
2 from sklearn.datasets import make_blobs #digunakan untuk
 mengimport library datasets dari sklearn
3
4 X, y = make_blobs(n_samples=100, centers=2, n_features=2,
 random_state=1) # dapat untuk generate dataset dengan
 klasifikasi 2D
5 model = LogisticRegression() # dapat menggunakan metode loginstic
 regression
6 model.fit(X, y)
7
8 Xnew, _ = make_blobs(n_samples=3, centers=2, n_features=2,
 random_state=1) # dapat menentukan 1 buah contoh baru dimana
 jawabannya tidak dapat diketahui
9
10 ynew = model.predict_proba(Xnew) # membuat sebuah prediksi dan
 memasukkan nya kedalam variable ynew
11 for i in range(len(Xnew)):
12 print("X=%s, Predicted=%s" % (Xnew[i], ynew[i])) #menampilkan
 hasil prediksi
```

#### 1.7.2.4 Mencoba Model Persistence

```
1 from sklearn import svm #dapat mengimport svm dari library
 sklearn
2 from sklearn import datasets #digunakan untuk mengimport datasets
 dari library sklearn
3 clf = svm.SVC() # digunakan dengan menggunakan method SVC
4 iris = datasets.load_iris() # digunakan dengan menggunakan
 dataset iris
5 X, y = iris.data, iris.target #memasukkan x sebagai iris data ,
 dan y sebagai iris target
6 clf.fit(X, y) #laalu menggunakan metod fit .
```

#### 1.7.2.5 Mencoba Conventions

```
1 import numpy as npy #mengimport numpy sebagai npy
2 from sklearn import random_projection #mengimport
 random_projection dari library sklearn
```

```

3
4 rng = npy.random.RandomState(0) #Menggunakan fungsi random dari
 numpy
5 X = rng.rand(10, 2000) #membuat range random diantara 10 sampai
 2000
6 X = npy.array(X, dtype='float32') #yang dijadikan array dengan
 tipe data float32
7 X.dtype

```

### 1.7.3 Penanganan Error

`ValueError: Found array with 0 sample(s) (shape=(0, 2)) while a minimum of 1 is required.`

Gambar 1.70 Data 2D

#### 1.7.3.1 Screenshot Error

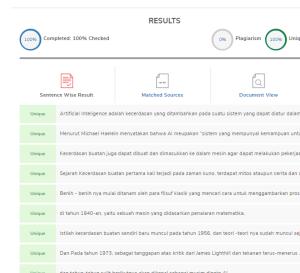
#### 1.7.3.2 Kode error dan jenis error

Jenis errornya adalah value error

#### 1.7.3.3 Solusi Error

Solusinya adalah dengan menggantikan nilainya adalah n\_samples nya agar tidak 0

### 1.7.4 Cek Plagiarism



Gambar 1.71 Cek Plagiarism

## BAB 2

---

# CHAPTER 2

---

### 2.1 1174042 Faisal Najib Abdullah

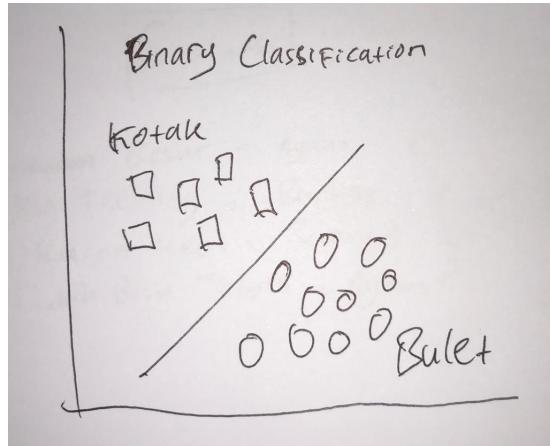
#### 2.1.1 Teori

1. Jelaskan Apa Itu binari classification dilengkapi ilustrasi gambar sendiri.

Binary Classification atau biominal adalah tugas mengklasifikasikan unsur unsur dari himpunan yang diberikan kedalam kedua kelompok berdasarkan aturan klasifikasi yang telah ditetapkan. binari clasification juga dapat diartikan sebagai pembagi yang hanya memberikan dua pilihan contohnya benar dan salah atau klasifikasi tongkat panjang atau pendek. penjelasan lebih singkatnya binari classification merupakan kegiatan mengklasifikasikan yang hanya memberikan dua class.

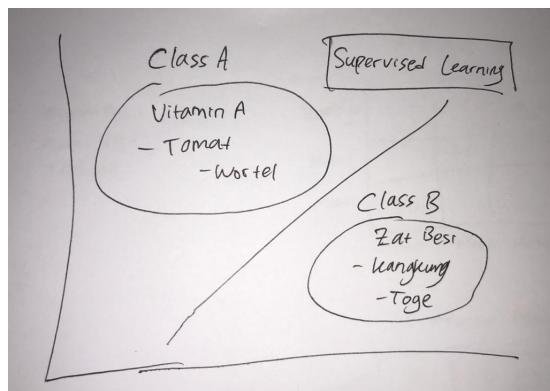
2. Jelaskan Apaitu supervised learning , unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar sendiri.

supervised learning adalah cara untuk mengklasifikasikan suatu objek atau data yang telah di tentukan kelas kelasnya contoh pada sayuran tumbuhan wortel termasuk yang mengandung vitamin A berarti tum-



**Gambar 2.1** contoh binari calssification

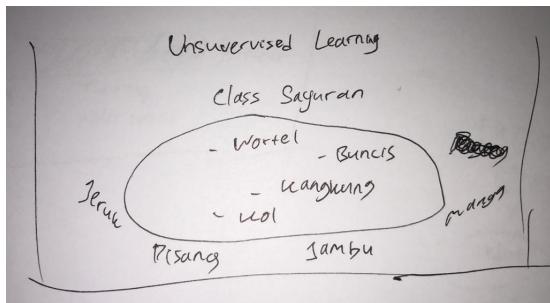
bahan wortel telah di kategorikan kedalam sayuran yang mengandung vitamin A. sedangkan kangkung mengandung zat besi yang berarti tumbuhan kangkung telah di kategorikan kedalam sayuran yang mengandung zat besi untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar.



**Gambar 2.2** contoh supervised learning

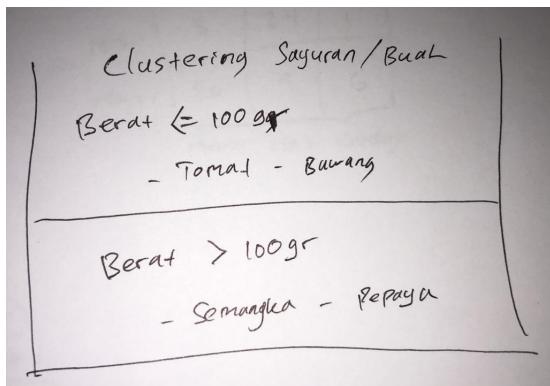
unsupervised learning merupakan cara untuk mengklasifikasi tanpa adanya kelas untuk menentukan jenisnya contoh sayuran berarti semua objek yang memiliki ciri ciri sayuran di kategorikan kedalam sayuran untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar.

clustering merupakan peroses mengklasifikasikan yang berdasarkan suatu parameter dalam penentuannya contoh pada berat sayuran sayuran A memiliki berat 100 gr dan sayuran B memiliki berat 120 gr yang berarti



**Gambar 2.3** contoh unsupervised learning

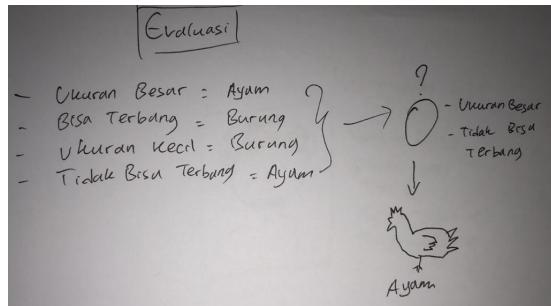
berat sayuran dibagi dua parameter yaitu lebih kecil samadengan 100 gram dan lebih besar dari gram contoh pada gambar.



**Gambar 2.4** contoh clusterring

3. Jelaskan apa itu evaluasi dan akurasi dan disertai ilustrasi contoh dengan gambar sendiri.

evaluasi adalah pengumpulan pengumpulan dan pengamatan dari berbagai macam bukti untuk mengukur dampak efektifitas dari suatu objek, program, atau proses berkaitan dengan spesifikasi atau persyaratan yang telah di tetapkan sebelumnya. sedangkan akurasi itu sendiri merupakan bagian dari evaluasi yang merupakan ketepatan data terhadap suatu objek berdasarkan keriteria tertentu. kita dapat mengevaluasi seberapa baik model bekerja dengan mengukur akurasinya. ketepatan akan di definisikan sebagai presentase kasus yang di klasifikasikan dengan benar. hal ini berkaitan dengan confusion matrix pada materi selanjutnya. contoh evaluasi untuk membedakan burung dengan ayam terdapat parameter yaitu ukuran badan dan fungsi sayap pada hewan tersebut. lebih jelasnya pada gambar berikut:



**Gambar 2.5** contoh evaluasi dan akurasi

4. Jelaskan bagaimana cara membuat Confusion Matrix, Buat confusion matrix sendiri.

Dalam pembuatan confusion matrix tentukan parameter atau objek yang akan di evaluasi contoh bunga melati , bunga mawar, dan bunga kenangan buat tabel dengan baris dan kolom berjumlah tiga kemudian tentukan nilai miring pada setiap kolom tersebut disini saya memberi nilai 30 dengan ketentuan setiap baris harus berisi nilai 30 nilai tersebut jika terbagi ke kolom lain maka jumlahnya harus bernilai 30 jika tidak berarti data tersebut tidak akurat. untuk lebih jelanya dapat dilihat pada gambar berikut :

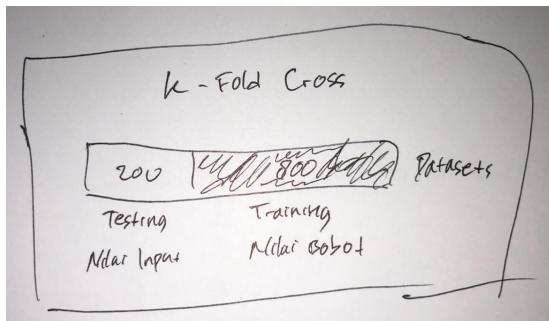
| Confusion Matrix |         |         |
|------------------|---------|---------|
| Kembang          | Melati  | Mawar   |
| 30               | 30      | 30      |
| Melati           | Kembang | Mawar   |
| Mawar            | Melati  | Kembang |

| CONFUSION MATRIX |        |         |
|------------------|--------|---------|
| Kembang          | Melati | Mawar   |
| 5                | 2      | 23      |
| 5                | 24     | 1       |
| 20               | 4      | 6       |
| Mawar            | Melati | Kembang |

**Gambar 2.6** contoh Confusion Matrix

5. Jelaskan bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri. K-fold Cross Validation merupakan cara untuk melatih suatu mesin dimana di dalamnya terdapat data set yang dibagi menjadi dua yaitu untuk data testing dan data training contoh 1000 data merupakan data set dan 200 data digunakan untuk data testing kemudian 800 datanya digunakan untuk data training dimana data training tersebut digunakan untuk menentukan nilai bobot yang dimasukan kedalam rumus regresi linier. sedangkan nilai testing akan dijadikan nilai inputan untuk rumus regresi linier. contohnya dapat dilihat pada gambar berikut :



**Gambar 2.7** contoh K-fold cross validation

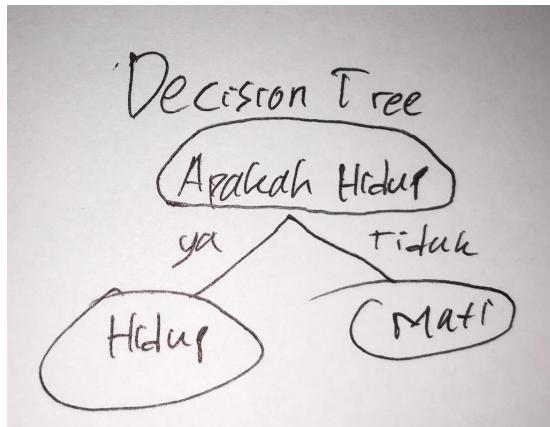
6. Jelaskan Apa itu decision tree dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri.

Decision tree (pohon keputusan) merupakan implementasi dari binari clasification dimana pada pohon keputusan akan terdapat root atau akar dan cabang cabangnya yang nilainya seperti if contoh pada root berisi nilai jenis kelamin, apakah perempuan pada cabang satu bernilai iya dan pada cabang dua bernilai tidak jika nilainya iya berarti jenis kelamminya perempuan dan jika tidak maka bernilai laki-laki. agar lebih jelas dapat dilihat pada gambar decision tree berikut:

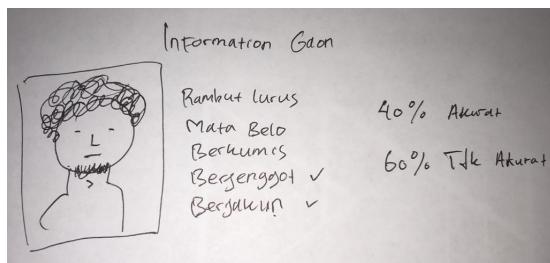
7. jelaskan apa itu information gain dan entropi dengan gambar ilustrasi buatan sendiri.

informasian gain merupakan informasi atau keriteria dalam pembagian sebuah objek contoh information gain pada laki-laki yaitu berrambut lurus, mata belo, berkumis, berjenggot, dan memiliki jakun. untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar berikut :

sedangkan entropi merupakan ukuran keacakan dari informasi semakin tinggi entropi maka semakin sulit dalam menentukan keputusan contoh dalam menentukan jenis kelamin semakin detail informasi maka akan semakin susah dalam menentukan keputusan.



**Gambar 2.8** contoh decision tree



**Gambar 2.9** contoh information gain

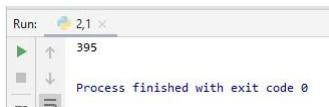
### 2.1.2 Sikic-Learn

1. pada surcode pertama yang dapat dilihat pada gambar pada baris pertama di tuliskan yang berarti mengimport library padas. selanjutnya pada baris ke dua codingan tersebut berisi pada code tersebut terdapat variabel muaraenim yang berisi inisialisasi padas dengan aksi untuk membaca vfile csv yang terdapat pada direktori pada komputer kemudian terdapat sep samadengan titik koma yang berarti pemisah field di dalam vile tersebut merupakan titik koma. kemudian pada bagian akhir terdapat code len (nama variabel) yang berarti akan menghotung jumlah baris pada file tersebut.

```

1 # load dataset (student mat pakenya)
2 import pandas as pd
3 muaraenim = pd.read_csv('D:/NAJIB/SEMESTER_6_NAJIB/AI/
Chapter2/dataset/student-mat.csv', sep='; ')
4 print(len(muaraenim))

```



Gambar 2.10 hasil

2. Pada code selanjutnya akan ditambahkan fungsi untuk lulus atau gagal yang dibuat berupa kolom kolom yang di dalamnya terdapat nilai 0 dan 1 dimana 0 berarti gagal dan 1 berarti lulus. kemudian variabel pada codingan sebelumnya masih digunakan. dimana variabel muaraenim digunakan karena berisi file csv kemudian dilakukan ekseskuasi dengan parameter G1, G2, dan G3 dengan fungsi lambda yang berarti if bersarang atau if didalam if yang berarti nilai yang di eksekusi akan dilempar ke dalam setiap paramater sasuai dengan kriteria dan axis=1 yaitu nilai tersebut akan digunakan dari tiap baris data. sedangkan pada codingan selanjutnya variabel muaraenim di berikan aksi drop yaitu penurunan nilai pada bagian baris data. dan pada code muaraenim.head() yaitu untuk mengeksekusi codingan sebelumnya.

```

1 # generate binary label (pass/fail) based on G1+G2+G3
2 # (test grades, each 0–20 pts); threshold for passing is sum
 >=30
3 muaraenim['pass'] = muaraenim . apply (lambda row: 1 if (row['G1'
 '] +row['G2'] +row['G3']) >= 35 else 0, axis=1)
4 muaraenim = muaraenim . drop (['G1' , 'G2' , 'G3'], axis=1)
5 print (muaraenim . head ())

```

|   | 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]

Process finished with exit code 0

Gambar 2.11 hasil

3. pada kodingan selanjutnya diguanakan untuk menambahkan nilai numerik berupa 0 dan 1 yang dirubah dari nilai tidak dan iya hal ini merupakan fungsi dari codingan get\_dummies pada baris pertama yang nilainya diambil dari variabel muaraenim yang telah di deklarasikan tadi banyaknya data numerik itu sendiri tergantung pada field dari kolom yang di cattumkan pada codingan dengan catatan field tersebut harus ada dalam data csv yang di import oleh codingan pertama tadi maka hasilnya akan merubah data dalam field tersebut menjadi 0 dan 1.

```

1 # use one-hot encoding on categorical columns
2 muaraenim = pd.get_dummies(muaraenim, columns=['sex', 'school'
 , 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob', ,
 reason', 'guardian', 'schoolsups', 'famsup', 'paid', ,
 activities', 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic'])
3 muaraenim.head()

```

|   | 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 59 columns]

Process finished with exit code 0

Gambar 2.12 hasil

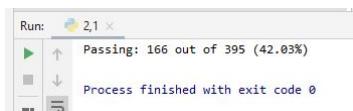
4. selanjutnya pada codingan selanjutnya yaitu menentukan data training dan data testing dari dataset dimana variabel muaraenim yang berisi data csv tadi dibuat perbandingan 500 untuk data training dan sisanya yaitu 149 digunakan untuk data testing hal ini di lakukan pada baris ke 1 sampai ke 3 pada gambar kemudian nilai tersebut di turunkan brdasarkan baris pada data set hal itu dapat dilihat pada baris ke 4 sampai ke 9 pada gambar kemudian selanjutnya mengimport library numpy yang berguna untuk oprasi vektor dan matrix karna data diatas berupa data matrix maka library ini di gunakan.

```

1 # shuffle rows
2 muaraenim = muaraenim.sample(frac=1)
3 # split training and testing data
4 muaraenim_train = muaraenim[:500]
5 muaraenim_test = muaraenim[500:]
6 muaraenim_train_att = muaraenim_train.drop(['pass'], axis=1)
7 muaraenim_train_pass = muaraenim_train['pass']
8 muaraenim_test_att = muaraenim_test.drop(['pass'], axis=1)
9 muaraenim_test_pass = muaraenim_test['pass']
10 muaraenim_att = muaraenim.drop(['pass'], axis=1)
11 muaraenim_pass = muaraenim['pass']
12 # number of passing students in whole dataset:
13 import numpy as np
14 print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(
 muaraenim_pass), len(muaraenim_pass), 100*float(np.sum(
 muaraenim_pass)) / len(muaraenim_pass)))

```

5. selanjutnya yaitu membuat pohon keputusan pada baris pertama yairu memasukan librari tree kemudian pada baris kedua dibuat variabel palembang dengan nilai DecisionTreeClasifier yang merupakan paket atau fungsi dari scikit-learn yang merupakan class yang mampu melakukan multi

**Gambar 2.13** hasil

class. sedangkan max\_depth=5 merupakan untuk penyesuaian data terhadap pohon keputusan itu sendiri.

```
1 # fit a decision tree
2 from sklearn import tree
3 palembang = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
 max_depth=5)
4 palembang = palembang.fit(muaraeni,_train_att,
 muaraeni_train_pass)
```

**Gambar 2.14** hasil

6. selanjutnya yaitu pembuatan gambar dari pohon keputusan yang tadi dibuat pada codingan sebelumnya pada baris pertama codingan ya itu mengimport library graphviz kemudian pada baris ke dua yaitu memberikan nilai pada variabel baru dot data nilainya diambil dari pembuatan pohon keputusan tadi kemudian di tentukannya nilai benar dan salah dari codingan tersebut setelah itu dibuatlah sebuah variabel untuk menampung hasil eksekusi tersebut kemudian variabel tersebut di running.

```
1 # visualize tree
2 import graphviz
3 dot_data = tree.export_graphviz(palembang, out_file=None,
 label="all", impurity=False, proportion=True,
 feature_names=list(
 muaraenim_train_att), class_names=["fail", "pass"],
 filled=True, rounded=True)
5 graph = graphviz.Source(dot_data)
7 graph
```

7. selanjutnya pembuatan method untuk menyimpan data pohon dengan menarik data langsung dari pohon keputusan.

```
1 # save tree
2 tree.export_graphviz(palembang, out_file="student-performance
 .dot", label="all", impurity=False, proportion=True,
 feature_names=list(muaraenim_train_att),
 class_names=["fail", "pass"], filled=True, rounded=True)
3
```

```

1 graph TD
2 node [shape=box, style="filled, rounded", color="black", fontname=helvetica];
3 edge [fontname=helvetica];
4 0 [label="failures <= 0.5\nsamples = 100.0%\nvalue = [0.58, 0.42]\nclass = fail", fillcolor="#f8dcc9"];
5 1 [label="schoolsуп_no <= 0.5\nsamples = 79.0%\nvalue = [0.519, 0.481]\nclass = fail", fillcolor="#fdf6f0"];
6 0 -> 1 [label=distance=2.5, labelangle=45, headlabel="True"];
7 2 [label="Mjob_services <= 0.5\nsamples = 10.1%\nvalue = [0.825, 0.175]\nclass = fail", fillcolor="#eb9c63"];
8 1 -> 2 ;
9 3 [label="reason_reputation <= 0.5\nsamples = 6.6%\nvalue = [0.923, 0.077]\nclass = fail", fillcolor="#e78c49"];
10 2 -> 3 ;
11 4 [label="samples = 4.3%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"];
12 3 -> 4 ;
13 5 [label="paid_no <= 0.5\nsamples = 2.3%\nvalue = [0.778, 0.222]\nclass = fail", fillcolor="#eca572"];
14 3 -> 5 ;
15 6 [label="samples = 1.0%\nvalue = [0.5, 0.5]\nclass = fail", fillcolor="#ffffff"];
16 5 -> 6 ;
17 7 [label="samples = 1.3%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"];
18 5 -> 7 ;
19 8 [label="health <= 2.5\nsamples = 3.5%\nvalue = [0.643, 0.357]\nclass = fail", fillcolor="#f3c7a7"];
20 2 -> 8 ;

```

Gambar 2.15 hasil

```

1 graph TD
2 node [shape=box, style="filled, rounded", color="black", fontname=helvetica];
3 edge [fontname=helvetica];
4 0 [label="failures <= 0.5\nsamples = 100.0%\nvalue = [0.58, 0.42]\nclass = fail", fillcolor="#f8dcc9"];
5 1 [label="schoolsуп_no <= 0.5\nsamples = 79.0%\nvalue = [0.519, 0.481]\nclass = fail", fillcolor="#fdf6f0"];
6 0 -> 1 [label=distance=2.5, labelangle=45, headlabel="True"];
7 2 [label="Mjob_services <= 0.5\nsamples = 10.1%\nvalue = [0.825, 0.175]\nclass = fail", fillcolor="#eb9c63"];
8 1 -> 2 ;
9 3 [label="reason_reputation <= 0.5\nsamples = 6.6%\nvalue = [0.923, 0.077]\nclass = fail", fillcolor="#e78c49"];
10 2 -> 3 ;
11 4 [label="samples = 4.3%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"];
12 3 -> 4 ;
13 5 [label="paid_no <= 0.5\nsamples = 2.3%\nvalue = [0.778, 0.222]\nclass = fail", fillcolor="#eca572"];
14 3 -> 5 ;
15 6 [label="samples = 1.0%\nvalue = [0.5, 0.5]\nclass = fail", fillcolor="#ffffff"];
16 5 -> 6 ;
17 7 [label="samples = 1.3%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"];
18 5 -> 7 ;
19 8 [label="health <= 2.5\nsamples = 3.5%\nvalue = [0.643, 0.357]\nclass = fail", fillcolor="#f3c7a7"];
20 2 -> 8 ;

```

Gambar 2.16 hasil

8. selanjutnya pada codingan berikut yaitu digunakan untuk mencetak nilai score rata-rata dari ketepatan data yang telah di olah.

```
1 palembang.score(muaraenim_test_att, muaraenim_test_pass)
```

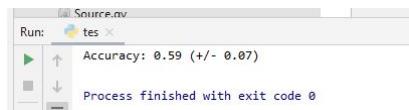
9. selanjutnya yaitu digunakan untuk memeriksa akurasi dari ketepatan hasil pengolahan data tersebut maka akan didapat nilai rata-rata 60 persen dari hasil pengolahan data tersebut, pada codingan tersebut pada baris ke satu melakukan import library dari sklern kemudian pada baris selanjutnya mengisi nilai skor dengan nilai pada variabel palembang setelah hal tersebut dilakukan kemudian data tersebut di eksekusi.

```
1 from sklearn.model_selection import cross_val_score
```

```

2 scores = cross_val_score(palembang, muaraenim_att,
 muaraenim_pass, cv=5)
3 # show average score and +/- two standard deviations away
4 # (covering 95% of scores)
5 print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.
 std() * 2))

```



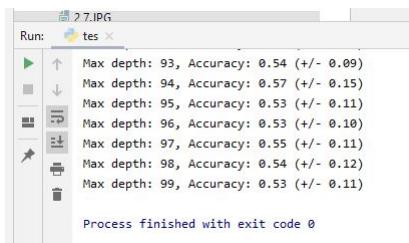
**Gambar 2.17** hasil

10. membuat rank akurasi dari 1 sampai 100 untuk melihat akurasi data apakah datatersebut terdapat di rata rata 60 persen atau tidak dengan cara membuat lagi variabel baru dengan nilai tree diadalamnya jadi hampir mirip seperti membuat pohon keputusan namun ini langsung dalam bentuk rata rata akurasi yanlebih spesifik.

```

1 for max_depth in range(1, 100):
2 palembang = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
 max_depth=max_depth)
3 scores = cross_val_score(palembang, muaraenim_att,
 muaraenim_pass, cv=5)
4 print("Max depth: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (
 max_depth, scores.mean(), scores.std() * 2))

```



**Gambar 2.18** hasil

11. untuk selanjutnya yaitu menentukan nilai untuk grafik hampirsama dengan nilai akurasi tadi pertama tentukan rank atau batasan nilai itu disini batasannya di mulai dari 1 sampai 20 dengan menggunakan nilai tree tadi maka hasilnya dapat ditentuka kemudian buat variabel i untuk penomoran tiap record yang keluar atau record hadil dari eksekusi tree tersebut.

```

1 depth_acc = np.empty((19,3), float)
2 i = 0
3 for max_depth in range(1, 20):
4 palembang = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
 max_depth=max_depth)

```

```

5 scores = cross_val_score(palembang , muaraenim_att ,
6 muaraenim_pass , cv=5)
7 depth_acc[i , 0] = max_depth
8 depth_acc[i , 1] = scores.mean()
9 depth_acc[i , 2] = scores.std() * 2
10 i += 1
11 print(depth_acc)

```

**Gambar 2.19** hasil

12. terakhir yaitu pembuatan grafik untuk pembuatan grafik diambil data dari codingan sebelumnya yang 20 record tadi dengan cara mengimport libray matplotlib.pyplot yang di inisialisasi menjadi bakwankemudian inisialisasi tersebut di eksekusi.

```

1 import matplotlib.pyplot as plt
2 fig , ax = plt.subplots()
3 ax.errorbar(depth_acc[:,0] , depth_acc[:,1] , yerr=depth_acc
4 [:,2])
4 plt.show()

```

### 2.1.3 Penanganan Error

1. skrinsut error
2. kode error dan jenis errornya .

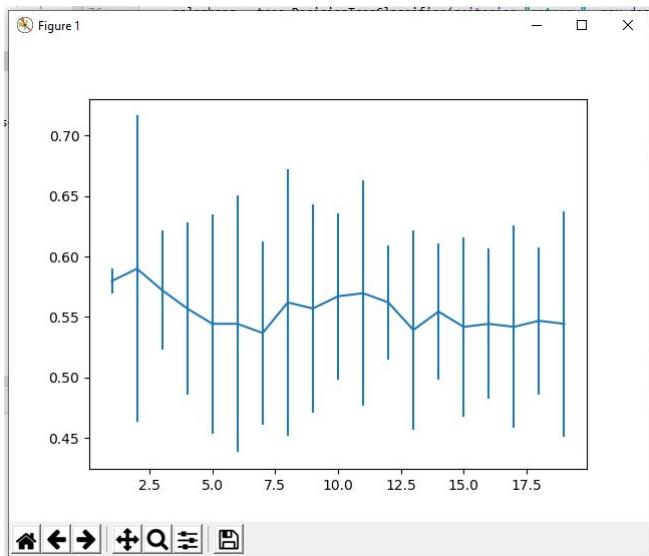
```

import graphviz
dot_data = tree.export_graphviz(palembang, out_file=None, label="all"
 feature_names=list(muaraenim_train_a
 filled=True, rounded=True)
graph = graphviz.Source(dot_data)
graph

```

pada codingan tersebut error karena graphiznya belu di istall

3. Solusi pemecahan masalah  
buka CMD komputer anda run as administrator koemudian masukan perintah conda install graphviz.

**Gambar 2.20** hasil

```
Run: tes
Traceback (most recent call last):
 File "D:/NAJIB/SEMESTER_6 NAJIB/AI/Chapter2/tes.py", line 2, in <module>
 import graphviz
ModuleNotFoundError: No module named 'graphviz'

Process finished with exit code 1
```

**Gambar 2.21** Error

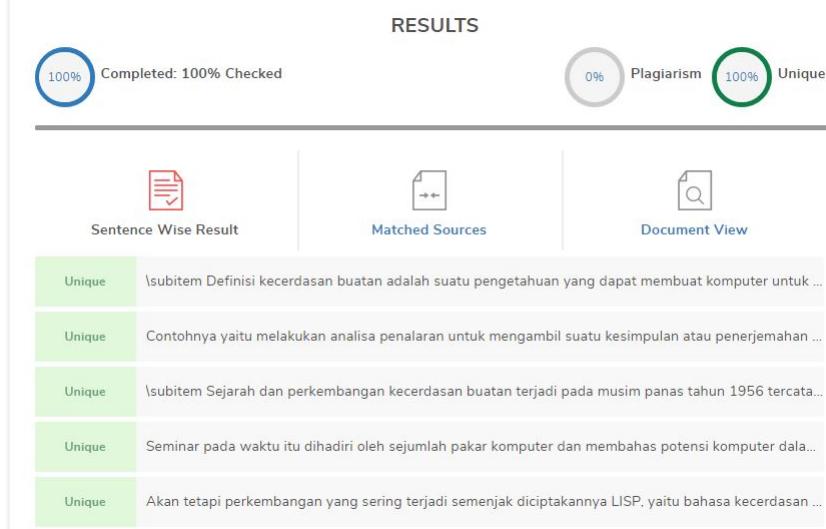
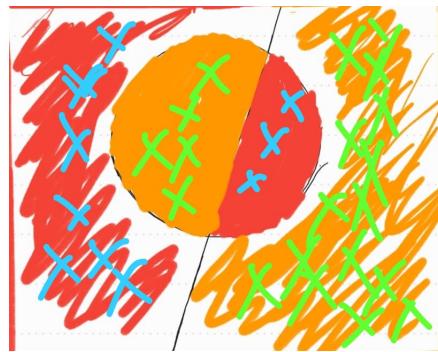
## 2.1.4 Plagiat

## 2.2 1174035 Luthfi Muhammad Nabil

### 2.2.1 Teori

1. Jelaskan Apa Itu Binary Classification dilengkapi ilustrasi gambar sendiri.

Binary Classification adalah sebuah metode untuk menklasifikasikan elemen yang dibentuk seperti grup untuk dibagi menjadi 2 grup. Dari 2 grup tersebut diprediksi setiap anggota pada grup yang mana sesuai dengan yang diatur pada aturan klasifikasi. Data atau konteks yang didapat membutuhkan keputusan dari item tersebut memiliki properti kualitatif, karakteristik yang spesifik, atau tipikal klasifikasi biner.

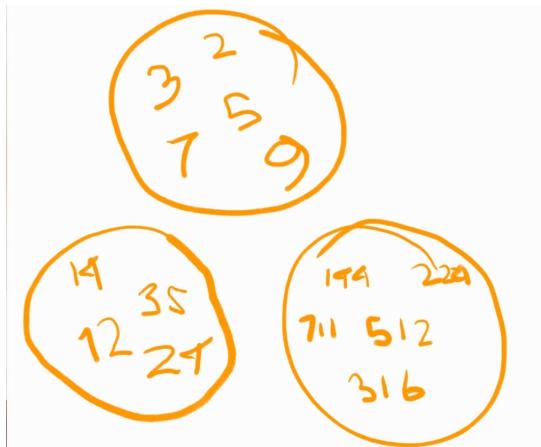
**Gambar 2.22** Error**Gambar 2.23** contoh binary classification

2. Jelaskan Apa itu supervised learning , unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar sendiri.

Supervised learning adalah kondisi yang menggunakan variabel input dan output untuk dapat dilakukan pemetaan input output yang sudah didapat. Disebut Supervised Learning karena proses dari pembelajaran algoritma dari pembelajaran yang disumberkan dengan dataset dapat dipikirkan seperti seorang guru yang mengawasi proses pembelajaran. Proses pembelajaran dari algoritma akan berhenti saat algoritma sudah mendapatkan level dari performansi yang dapat diterima.

Unsupervised learning adalah kondisi dimana kamu hanya memiliki input data tanpa memiliki variabel output yang sesuai. Tujuan dari unsupervised learning adalah untuk memodelkan distribusi pada data untuk mengetahui lebih lanjut mengenai data. Disebut unsupervised learning karena pada metode ini, tidak ada jawaban yang tepat dan tidak ada pengarah. Sehingga algoritma akan ditinggalkan sesuai rancangan demi menemukan dan dapat mengolah data yang menarik pada saat yang akan datang.

Clustering adalah sebuah metode untuk membedakan data - data menjadi kumpulan dari group yang isinya merupakan data yang serupa setiap grupnya. Basisnya dapat berupa kesamaan atau perbedaan dari setiap grup tersebut.



Gambar 2.24 contoh clustering

3. Jelaskan apa itu evaluasi dan akurasi dan disertai ilustrasi contoh dengan gambar sendiri.

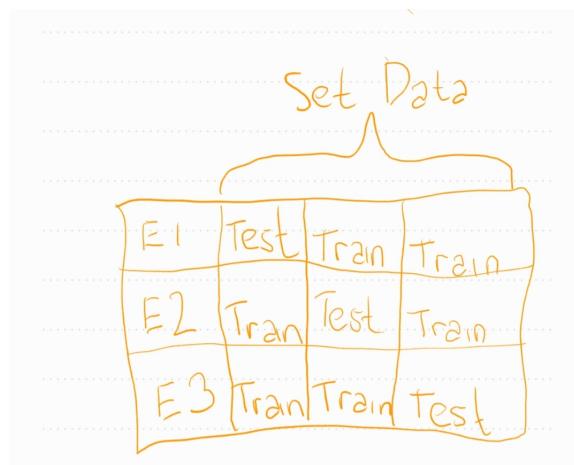
Evaluasi adalah kegiatan yang dilakukan untuk menentukan sebuah nilai yang dapat diambil dari suatu hal. Beberapa contoh evaluasi diantaranya menilai sebuah barang, bahaya dari penyakit, dan lain sebagainya dengan parameter yang digunakan yaitu mengetahui faktor - faktor yang menyebabkan atau akibat yang akan terjadi jika dibiarkan.

4. Jelaskan bagaimana cara membuat Confusion Matrix, Buat confusion matrix sendiri.

Confusion Matrix merupakan metode untuk menghitung akurasi pada data mining atau Sistem Pendukung Keputusan. Untuk menggunakan Confusion Matrix, ada 4 istilah sebagai hasil proses dari klasifikasi. Di antaranya adalah :

- True Positive : Data positif yang terdeteksi memiliki hasil benar
- False Positive : Data Positif yang terdeteksi memiliki hasil salah
- True Negative : Data negatif yang terdeteksi memiliki hasil benar
- False Negative : Data negatif yang terdeteksi memiliki hasil salah

5. Jelaskan bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri. k-Fold Cross-Validation merupakan prosedur untuk mengambil sampel ulang yang digunakan untuk mengevaluasi sebuah "machine learning" model pada sampel data yang terbatas. Procedure yang ada memiliki satu parameter yang dipanggil  $k$  yang mengacu pada jumlah grup yang memberikan data sampel untuk dipisahkan. K-fold Cross-validation akan melakukan hal berikut :
- (a) Mengacak dataset secara random
  - (b) Memisahkan dataset menjadi  $k$  group
  - (c) Untuk setiap grup, akan disesuaikan dan dievaluasi
  - (d) Merekaphasil dari evaluasi dan penyesuaian menggunakan sampel dari model evaluasi



**Gambar 2.25** contoh K-fold cross validation

6. Jelaskan Apa itu decision tree disertakan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri.

Decision Tree merupakan sebuah struktur yang menentukan keputusan dan setiap konsekuensinya. Hasil dari setiap struktur biasanya menggunakan jawaban (True dan False) atau cabang lain yang akan menjadi pohon selanjutnya. Setiap keputusan diantaranya akan membandingkan

kondisi yang diberikan kepada struktur untuk dibandingkan kondisi apa saja yang sudah didapat pada sistem tersebut.

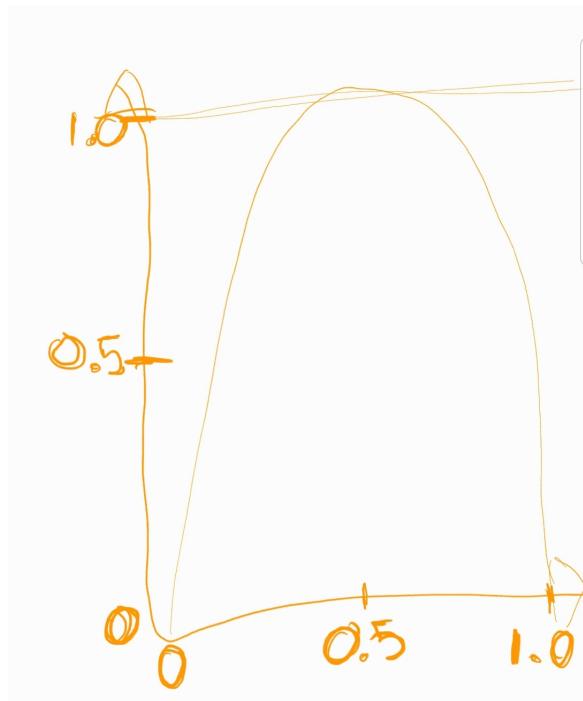
7. jelaskan apa itu information gain dan entropi dengan gambar ilustrasi buatan sendiri.

Information Gain merupakan total data yang didapat dari data - data acak yang data tersebut akan digunakan untuk analisis data lainnya. Information Gain ini digunakan pada decision tree sebagai label setiap aksi - aksi yang perlu dinilai validasinya.

|         |             | Coding |       |
|---------|-------------|--------|-------|
|         |             | Ya     | Tidak |
| Outlook | Fokus       | 3      | 2     |
|         | Normal      | 4      | 0     |
|         | Tidak Fokus | 2      | 3     |

**Gambar 2.26** contoh information gain

Entropi merupakan pengukuran sebuah data dan validnya data tersebut untuk dapat digunakan sebagai informasi yang akan dimasukkan ke Information Gain. Entropi menilai sebuah obyek berdasarkan kebutuhan di dunia nyata dan pengaruh pada sistem yang akan digunakan



**Gambar 2.27** contoh information gain

### 2.2.2 Scikit-Learn

1.

```
1 import pandas as pd #mengimpor library pandas
2 cakue = pd.read_csv('student-mat.csv', sep=';') #data csv
 dibaca lalu dipisahkan dengan titik koma';
3 len(cakue) #menghitung total nilai(panjang kumpulan nilai/
 array) yang terpisahkan dari csv tersebut
```

In [5]: student-mat.csv is being loaded into a temporary DataFrame. You can now access it like so:

**Gambar 2.28** Hasil Percobaan 1

2.

```
1 cakue['pass'] = cakue .apply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2']+row['G3']) >= 35 else 0, axis=1)
```

```

2 cakue = cakue.drop(['G1', 'G2', 'G3'], axis=1)
3 cakue.head()#mengambil baris pertama dari cakue

```

| In [8]: | cakue[cols] + cakue.apply(lambda row: 1 if (row['G1'] > row['G2']) & (row['G2'] > row['G3']) else 0, axis=1) |
|---------|--------------------------------------------------------------------------------------------------------------|
| Out[8]: | school sex age address family Debt male results absences pass                                                |
| 0       | G1 GP 15 U 0 0 1 1 1 0 0                                                                                     |
| 1       | G2 GP 15 U 0 0 1 1 1 1 0                                                                                     |
| 2       | G3 GP 15 U 0 0 1 1 1 2 0                                                                                     |
| 3       | G1 GP 15 U 0 0 1 1 1 1 0                                                                                     |
| 4       | G2 GP 15 U 0 0 1 1 1 2 0                                                                                     |

[5 rows x 31 columns]

Gambar 2.29 Hasil Percobaan 2

3.

```

1 cakue = pd.get_dummies(cakue, columns=['sex', 'school', 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob', 'reason', 'guardian', 'schoolsup', 'famsup', 'paid', 'activities', 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic']) #Mongkonversi kategori variabel menjadi variabel indikator
2 cakue.head()#mengambil baris pertama dari cakue

```

| In [9]: | cakue[cols] + cakue.apply(lambda row: 1 if (row['G1'] > row['G2']) & (row['G2'] > row['G3']) else 0, axis=1) |
|---------|--------------------------------------------------------------------------------------------------------------|
| Out[9]: | school sex age address familyDebt male results absences pass                                                 |
| 0       | 0 0 15 U 0 0 1 1 1 0 0                                                                                       |
| 1       | 0 0 15 U 0 0 1 1 1 1 0                                                                                       |
| 2       | 0 0 15 U 0 0 1 1 1 2 0                                                                                       |
| 3       | 0 0 15 U 0 0 1 1 1 1 0                                                                                       |
| 4       | 0 0 15 U 0 0 1 1 1 2 0                                                                                       |

[5 rows x 31 columns]

Gambar 2.30 Hasil Percobaan 3

4.

```

1 # shuffle rows
2 cakue = cakue.sample(frac=1) #mengenerate sampel acak dari baris atau kolom dari cakue
3 # split training and testing data
4 cakue_train = cakue[:500]#Mengambil data array dengan batas index 500
5 cakue_test = cakue[500:] #Mengambil data array dengan awal index 500
6 cakue_train_att = cakue_train.drop(['pass'], axis=1) #
7 cakue_train_pass = cakue_train['pass'] #Mengambil data cakue_train dengan index object 'pass' dan dimasukkan ke variable cakue_train_pass
8 cakue_test_att = cakue_test.drop(['pass'], axis=1)
9 cakue_test_pass = cakue_test['pass'] #Mengambil data cakue_train dengan index object 'pass' dan dimasukkan ke variable cakue_test_pass
10 cakue_att = cakue.drop(['pass'], axis=1)
11 cakue_pass = cakue['pass']#Mengambil data cakue_train dengan index object 'pass' dan dimasukkan ke variable cakue_pass
12 # number of passing students in whole dataset:
13 import numpy as np #mengimport library numpy
14 print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(cakue_pass), len(cakue_pass), 100*float(np.sum(cakue_pass)) / len(cakue_pass))) #Menampilkan hasil integer dan float untuk melihat passing datanya

```

```
In [20]: from sklearn import tree #Mengimport class tree dari library sklearn
In [21]: kwetiau = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
 max_depth=5) #Memanggil fungsi untuk melakukan prediksi dengan aturan keputusan yang simpel
In [22]: kwetiau = kwetiau.fit(cakue_train_att, cakue_train_pass) # Untuk melakukan pengiriman data training set ke method fit
```

Gambar 2.31 Hasil Percobaan 4

5.

```
1 from sklearn import tree #Mengimport class tree dari library sklearn
2 kwetiau = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
3 max_depth=5) #Memanggil fungsi untuk melakukan prediksi dengan aturan keputusan yang simpel
4 kwetiau = kwetiau.fit(cakue_train_att, cakue_train_pass) # Untuk melakukan pengiriman data training set ke method fit
```

Gambar 2.32 Hasil Percobaan 5

6.

```
1 import graphviz #mengimport class graphviz
2 dot_data = tree.export_graphviz(kwetiau, out_file=None, label
3 ="all", impurity=False, proportion=True, feature_names=list
4 (cakue_train_att), class_names=["fail", "pass"], filled=True
5 , rounded=True) #Untuk mengekspor data ke format graphviz
6 graph = graphviz.Source(dot_data) #Untuk mengambil sumber
7 data berformat graphviz dan dimasukkan ke variable graph
8 graph #Menampilkan isi variable graph untuk di spyder
```

Gambar 2.33 Hasil Percobaan 6

7.

```
1 tree.export_graphviz(kwetiau, out_file="student-performance.dot",
2 label="all", impurity=False, proportion=True,
3 feature_names=list(cakue_train_att), class_names=["fail",
4 "pass"], filled=True, rounded=True) #Untuk mengekspor data ke format graphviz
```

**Gambar 2.34** Hasil Percobaan 7

8.

```
1 kwetiau.score(cakue_test_att, cakue_test_pass) #Untuk
 melakukan penilaian sesuai dengan drop – drop pada
 variable cakue_test_att dan cakue_test_pass
```

```
In [12]: kwetiau.score(cakue_test_att, cakue_test_pass)
Out[12]: 0.60
Time taken: 0.000 seconds.
This cell contains 1 output.
In [13]: kwetiau = tree.DecisionTreeClassifier(criterion='entropy', max_depth=2)
Out[13]: DecisionTreeClassifier(criterion='entropy', max_depth=2)
Time taken: 0.000 seconds.
This cell contains 1 output.
In [14]: scores = cross_val_score(kwetiau, cakue_att, cakue_pass, cv=5)
Out[14]: array([0.58, 0.58, 0.58, 0.58, 0.58])
Time taken: 0.000 seconds.
This cell contains 1 output.
```

**Gambar 2.35** Hasil Percobaan 8

9.

```
1 from sklearn.model_selection import cross_val_score ##
 Mengambil class cross_val_score dari library sklearn.
 model_selection
2 scores = cross_val_score(kwetiau, cakue_att, cakue_pass, cv
 =5) #Untuk mengevaluasi nilai menggunakan metode cross-
 validation
3 # show average score and +/- two standard deviations away
4 #(covering 95% of scores)
5 print("Accuracy: %.2f (+/- %.2f)" % (scores.mean(), scores.
 std() * 2)) #Menampilkan score
```

```
In [15]: kwetiau = tree.DecisionTreeClassifier(criterion='entropy', max_depth=2)
Out[15]: DecisionTreeClassifier(criterion='entropy', max_depth=2)
Time taken: 0.000 seconds.
This cell contains 1 output.
In [16]: scores = cross_val_score(kwetiau, cakue_att, cakue_pass, cv=5)
Out[16]: array([0.58, 0.58, 0.58, 0.58, 0.58])
Time taken: 0.000 seconds.
This cell contains 1 output.
In [17]: print("Accuracy: %.2f (+/- %.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.60 (+/- 0.00)
```

**Gambar 2.36** Hasil Percobaan 9

10.

```
1 for max_depth in range(1, 20): #Looping dengan for
 berdasarkan nilai dari 1 sampai 20 dengan variable index
 yaitu max_depth
2 kwetiau = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy"
 , max_depth=max_depth) #Memanggil fungsi untuk melakukan
 prediksi dengan aturan keputusan yang simpel
3 scores = cross_val_score(kwetiau, cakue_att, cakue_pass,
 cv=5) #Untuk mengevaluasi nilai menggunakan metode cross-
 validation
4 print("Max depth: %d, Accuracy: %.2f (+/- %.2f)" % (
 max_depth, scores.mean(), scores.std() * 2)) #Menampilkan
 score
```

**Gambar 2.37** Hasil Percobaan 10

11.

```

1 depth_acc = np.empty((19,3), float) #Mengembalikan array
 dengan format bentuk dan tipe
2 i = 0#Inisiasi variable
3 for max_depth in range(1, 20): #Looping dengan for
 berdasarkan nilai dari 1 sampai 20 dengan variable index
 yaitu max_depth
4 kwetiau = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
 , max_depth=max_depth) #Memanggil fungsi untuk melakukan
 prediksi dengan aturan keputusan yang simpel
5 scores = cross_val_score(kwetiau, cakue_att, cakue_pass,
 cv=5) #Untuk mengevaluasi nilai menggunakan metode cross-
 validation
6 depth_acc[i,0] = max_depth
7 depth_acc[i,1] = scores.mean()
8 depth_acc[i,2] = scores.std() * 2
9 i += 1
10 depth_acc

```

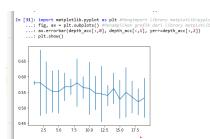
**Gambar 2.38** Hasil Percobaan 11

12.

```

1 import matplotlib.pyplot as plt #Mengimport library
 matplotlib>pyplot
2 fig, ax = plt.subplots() #Menampilkan grafik dari library
 matplotlib
3 ax.errorbar(depth_acc[:,0], depth_acc[:,1], yerr=depth_acc
 [:,2])
4 plt.show()

```



**Gambar 2.39** Hasil Percobaan 12

### 2.2.3 Skrinsut Error

Error yang didapat yaitu mengalami error tidak ada library graphviz yang terdeteksi



**Gambar 2.40** Error

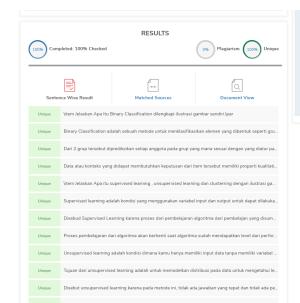
### 2.2.4 Penanganan Error

Solusinya adalah dengan menginstall library graphviz yang ada



**Gambar 2.41** Error

### 2.2.5 Plagiarisme



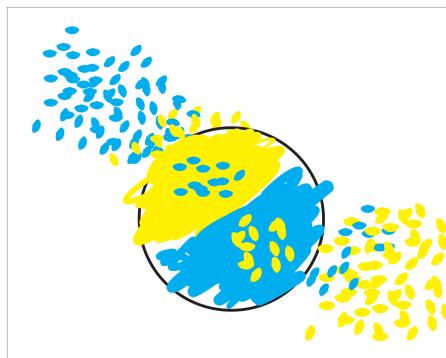
**Gambar 2.42** Hasil Pengecekan Plagiarisme

## 2.3 1174057 - Alit Fajar Kurniawan

### 2.3.1 Teori

#### 2.3.1.1 Jelaskan apa itu binary classification dilengkapi ilustrasi gambar sendiri

Binary classification merupakan jenis masalah pembelajaran mesin yang paling sederhana. mengklarifikasi elemen-elemen dari himpunan yang diberikan kedalam dua kelompok berdasarkan aturan klarifikasi. Contoh yang paling sederhana dalam binary classification yaitu mendeteksi dan mendiagnosa. Berikut contoh gambar Binary Classification, gambar 2.1



Gambar 2.43 Klasifikasi Binari

#### 2.3.1.2 Jelaskan apa itu supervised learning dan unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar sendiri

Supervised Learning merupakan paradigma belajar yang berkaitan dengan studi tentang bagaimana komputer dan sistem alami seperti manusia belajar [4]. Tujuannya untuk menyimpulkan pemetaan fungsional berdasarkan serangkaian pelatihan atau mengelompokkan suatu data ke data yang sudah ada. Berikut contoh gambar Supervised Learning

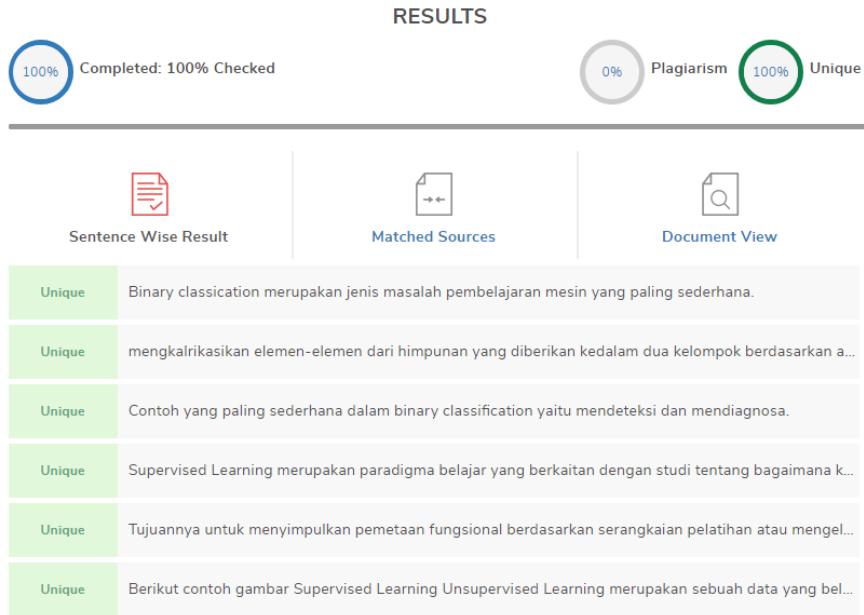
Unsupervised Learning merupakan sebuah data yang belum ditentukan variabelnya jadi hanya berupa data saja. Dalam sebuah kasus Unsupervised Learning adalah aggap saja anda belum pernah membeli buku sama sekali dan pada suatu hari anda telah membeli buku dengan sangat banyak dalam kategori yang berbeda. Sehingga buku tersebut belum di kategorikan dan hanya berupa data buku saja.

Clustering merupakan metode pengelompokan data, clustering juga suatu proses partisi satu set objek data ke dalam himpunan bagian yang disebut dengan cluster. Objek yang pada cluster memiliki kesamaan secara karakteristik antara satu sama lainnya dan berbeda dengan cluster yang lain.

### 2.3.2 Praktek

### 2.3.3 Penanganan Error

### 2.3.4 Bukti Tidak Plagiat



**Gambar 2.44** Plagiarisme

## 2.4 1174050 Dika Sukma Pradana

### 2.4.1 Teori

1. Jelaskan Apa Itu binari calssification dilengkapi ilustrasi gambar sendiri.

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



**Gambar 2.45** contoh binari calssification

2. Jelaskan Apaitu supervised learning , unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar sendiri.

Supervised learning adalah sebuah metode pendekatan yang mana sudah terdapat data yang dilatih, dan terdapat variabel yang ditargetkan atau yang menjadi tujuan sehingga tujuan dari pendekatan ini adalah mengelompokan suatu data ke data yang sudah ada. contoh pada nasi termasuk yang mengandung karbohidrat berarti nasi telah di kategorikan kedalam karbohidrat. sedangkan ayam mengandung protein yang berarti ayam telah di kategorikan yang mengandung protein untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar.



**Gambar 2.46** contoh supervised learning

Sedangkan unsupervised learning tidak memiliki data latih, sehingga dari data yang ada, kita mengelompokan data tersebut menjadi dua bagian atau bahkan tiga bagian dan seterusnya. contoh ayam di kategorikan kedalam karbohidrat untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar.



**Gambar 2.47** contoh unsupervised learning

clustering merupakan proses mengklasifikasikan yang berdasarkan suatu parameter dalam penentuannya contoh pada berat protein memiliki berat 1000 gr dan karbohidrat memiliki berat 1200 gr yang berarti berat dibagi dua parameter yaitu lebih kecil samadengan 1000 gram dan lebih besar dari 1000gram contoh pada gambar.



**Gambar 2.48** contoh clustering

3. Jelaskan apa itu evaluasi dan akurasi dan disertai ilustrasi contoh dengan gambar sendiri.

evaluasi adalah pengumpulan pengumpulan dan pengamatan dari berbagai macam bukti untuk mengukur dampak efektifitas dari suatu objek, program, atau proses berkaitan dengan spesifikasi atau persyaratan yang telah di tetapkan sebelumnya. sedangkan akurasi itu sendiri merupakan bagian dari evaluasi yang merupakan ketepatan data terhadap suatu objek berdasarkan keriteria tertentu. kita dapat mengevaluasi seberapa baik model bekerja dengan mengukur akurasiinya. ketepatan akan definisikan sebagai persentase kasus yang diklasifikasikan dengan benar. hal ini berkaitan dengan confusion matrix pada materi selanjutnya. contoh evaluasi untuk membedakan angsa dengan entok terdapat parameter yaitu panjang leher dan fungsi sifat dari hewan tersebut. lebih jelasnya pada gambar berikut:



**Gambar 2.49** contoh evaluasi dan akurasi

4. Jelaskan bagaimana cara membuat Confusion Matrix, Buat confusion matrix sendiri.

Dalam pembuatan confusion matrix tentukan parameter atau objek yang akan di evaluasi contoh angsa, entok, bebek buat tabel dengan baris dan kolom berjumlah tiga kemudian tentukan nilai miring pada setiap kolom tersebut disini saya memberi nilai 15 dengan ketentuan setiap baris harus berisi nilai 15 nilai tersebut jika terbagi ke kolom lain maka jumlahnya harus bernilai 15 jika tidak berarti data tersebut tidak akurat. untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar berikut :

|        |       | Predicted |       |
|--------|-------|-----------|-------|
|        |       | Angsa     | Entok |
| Actual | Angsa | 15        | 5     |
|        | Entok | 2         | 15    |

**Gambar 2.50** contoh Confusion Matrix

5. Jelaskan bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri. K-fold Cross Validation merupakan cara untuk melatih suatu mesin dimana dalamnya terdapat data set yang dibagi menjadi dua yaitu untuk data testing dan data training contoh 1000 data merupakan data set dan 300 data digunakan untuk data testing kemudian 700 datanya digunakan untuk data training dimana data training tersebut digunakan untuk menentukan nilai bobot yang dimasukkan kedalam rumus regresi linier. sedangkan nilai testing akan dijadikan nilai

inputan untuk rumus regresi linier. contohnya dapat dilihat pada gambar berikut :



**Gambar 2.51** contoh K-fold cross validation

6. Jelaskan Apa itu decision tree dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri.

Decision tree merupakan implementasi dari binari clasification dimana pada pohon keputusan akan terdapat root atau akar dan cabang cabangnya yang nilainya seperti if contoh pada root berisi nilai warna mawar, apakah merah pada cabang satu bernilai iya dan pada cabang dua bernilai tidak jika nilainya iya berarti mawar dan jika tidak maka bukan mawar. agar lebih jelas dapat dilihat pada gambar decision tree berikut:



**Gambar 2.52** contoh decision tree

7. jelaskan apa itu information gain dan entropi dengan gambar ilustrasi buatan sendiri.

informasian gain merupakan informasi atau keriteria dalam pembagian sebuah objek contoh information gain pada llama leher panjang, ekor panjang, berkaki 4, buas, karnivora. untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar berikut :



**Gambar 2.53** contoh information gain

sedangkan entropi merupakan ukuran keacakan dari informasi semakin tinggi entropi maka semakin sulit dalam menentukan keputusan contoh dalam menentukan satu gen semakin detail informasi maka akan semakin susah dalam menentukan keputusan.

## 2.4.2 Sikic-Learn

1. pada surcode pertama yang dapat dilihat pada gambar pada baris pertama di tuliskan import pandas as baso yang berarti mengimport library pandas. selanjutnya pada baris ke dua codingan tersebut berisi code tersebut terdapat variabel pecel yang berisi inisialisasi pandas dengan aksi untuk membaca vfile csv yang terdapat pada direktori pada komputer kemudian terdapat sep samadengan titik koma yang berarti pemisah field di dalam file tersebut merupakan titik koma. kemudian pada bagian akhir terdapat code len (nama variabel) yang berarti akan menghitung jumlah baris pada file tersebut. untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar dibawah.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 21:32:13 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 # load dataset (student mat pakenya)
9 import pandas as pd
10 pecel = pd.read_csv('D:\\SEMESTER 6\\Python-Artificial-
 Intelligence-Projects-for-Beginners-master\\Chapter01\\
 dataset\\student-mat.csv', sep=';')
11 print(len(pecel))

```

In [1]: runfile('D:/SEMESTER 6/wert/untitled0.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert')  
395

**Gambar 2.54** hasil

2. Pada code selanjutnya akan ditambahkan fungsi untuk lulus atau gagal yang dibuat berupa kolom kolom yang di dalamnya terdapat nilai 0 dan 1 dimana 0 berarti gagal dan 1 berarti lulus. kemudian variabel pada codingan sebelumnya masih digunakan. dimana variabel pecel digunakan karena berisi nilai file csv kemudian dilakukan ekseskuasi dengan parameter G1, G2, dan G3 dengan fungsi lambda yang berarti if bersarang atau if didalam if yang berarti nilai yang di eksekusi akan dilempar ke dalam setiap paramater sasuai dengan kriteria dan axis=1 yaitu nilai tersebut akan digunakan dari tiap baris data. sedangkan pada codingan variabel pecel di berikan aksi drop yaitu penurunan nilai pada bagian baris data. dan pada code pecel.head yaitu untuk mengeksekusi codingan sebelumnya untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar dan hasilnya seperti pada gambar berikut :

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 21:36:23 2020
4

```

```

5 @author: User
6 """
7
8 # generate binary label (pass/fail) based on G1+G2+G3
9 # (test grades, each 0–20 pts); threshold for passing is sum
10 >=30
11 pecel['pass'] = pecelapply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2']+row['G3'])
12 >= 35 else 0, axis=1)
13 pecel = pecel.drop(['G1' , 'G2' , 'G3'], axis=1)
14 print(pecel.head())

```

```

In [4]: runfile('D:/SEMESTER 6/wert/2.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert')
 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]

```

**Gambar 2.55** hasil

3. pada kodingan selanjutnya diguanakan untuk menambahkan nilai numerik berupa 0 dan 1 yang dirubah dari nilai tidak dan iya hal ini merupakan fungsi dari codingan get\_dummies pada baris pertama pada gambar yang nilainya diambil dari variabel pecel yang telah di dekralasikan tadi banyaknya data numerik itu sendiri tergantung pada field dari kolom yang di camtumkan pada codingan dengan catatan field tersebut harus ada dalam data csv yang di import oleh codingan pertama tadi maka hasilnya akan merubah data dalam field tersebut menjadi 0 dan 1 untuk lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar berikut;

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 21:41:22 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 # use one-hot encoding on categorical columns
9 pecel = pd.get_dummies(pecel, columns=['sex' , 'school' ,
10 'address' , 'famsize' , 'Pstatus' , 'Mjob' , 'Fjob' , 'reason' ,
11 'guardian' , 'schoolsups' , 'famsup' , 'paid' , 'activities' ,
12 'nursery' , 'higher' , 'internet' , 'romantic'])
13 pecel.head()

```

```

In [6]: runfile('D:/SEMESTER 6/wert/4.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert')
Passing: 166 out of 395 (42.03%)

```

**Gambar 2.56** hasil

4. selanjutnya pada codingan selanjutnya yaitu menentukan data training dan data testing dari dataset dimana variabel pecel yang berisi data csv

tadi dibuat perbandingan 500 untuk data training dan sisanya yaitu 149 digunakan untuk data testing hal ini di lakukan pada baris ke 1 sampai ke 3 pada gambar kemudian nilai tersebut di turunkan brdasarkan baris pada data set hal itu dapat dilihat pada baris ke 4 sampai ke 9 pada gambar kemudian selanjutnya mengimport library numpy yang berguna untuk oprasi vektor dan matrix karna data diatas berupa data matrix maka library ini di gunakan. untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 21:42:26 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 # shuffle rows
9 pecel = pecel.sample(frac=1)
10 # split training and testing data
11 pecel_train = pecel[:500]
12 pecel_test = pecel[500:]
13 pecel_train_att = pecel_train.drop(['pass'], axis=1)
14 pecel_train_pass = pecel_train['pass']
15 pecel_test_att = pecel_test.drop(['pass'], axis=1)
16 pecel_test_pass = pecel_test['pass']
17 pecel_att = pecel.drop(['pass'], axis=1)
18 pecel_pass = pecel['pass']
19 # number of passing students in whole dataset:
20 import numpy as np
21 print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(pecel_pass),
 len(pecel_pass), 100*float(np.sum(pecel_pass)) / len(
 pecel_pass)))

```

|   | 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    |

**Gambar 2.57** hasil

- selanjutnya yaitu membuat pohon keputusan dapat lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar. pada baris pertama yairu memasukan librari tree kemudian pada baris kedua dibuat variabel lontong dengan nilai DecisionTreeClasifier yang merupakan paket atau fungsi dari scikit-learn yang merupakan class yang mampu melakukan multi class. sedangkan max\_depth=5 merupakan untuk penyesuaian data terhadap pohon keputusan itu sndiri. untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 21:56:41 2020
4

```

```

5 @author: User
6 """
7
8 # fit a decision tree
9 from sklearn import tree
10 lontong = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
11 max_depth=5)
12 lontong = lontong.fit(pecel,_train_att, pecel_train_pass)

```

In [18]: runfile('D:/SEMESTER 6/wert/4.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert')  
Passing: 166 out of 395 (42.03%)

**Gambar 2.58** hasil

6. selanjutnya yaitu pembuatan gambar dari pohon keputusan yang tadi di buta pada codingan sebelumnya pada baris pertama codingan ya itu mengimport library graphviz kemudian pada baris ke dua yaitu pem-berian nilai pada variabel baru dot data nilainya diambil dari pembuatan puhon keputusan tadi kemudian di tentukannya nilai benar dan salah dari codingan tersebut setelah itu dibuatlah sebuah variabel untuk menam-pung hasil eksekusi tersebut kemudian variabel tersebut di running untuk lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar.kemudian hasilnya dapat dili-hat pada gambar.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 22:00:57 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 # visualize tree
9 import graphviz
10 dot_data = tree.export_graphviz(lontong, out_file=None, label
11 ="all", impurity=False, proportion=True,
12 feature_names=list(
13 pecel_train_att), class_names=["fail", "pass"],
14 filled=True, rounded=True)
15 graph = graphviz.Source(dot_data)
16 graph

```

7. selanjutnya pembuatasn method untuk menyimpan data pohon dengan menarik data langsung dari pohon keputusan di buat tadi untuk code lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar. kemudian intuk hasilnya dapat dilihat pada gambar berikut.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 22:03:32 2020
4
5 @author: User
6 """

```

```

graph TD
 node [shape=box, style="filled, rounded", color="black", fontname=helvetica] ;
 edge [fontname=helvetica] ;
 0 [label="failures <= 0.5\nsamples = 100.0%\nvalue = [0.58, 0.42]\nclass = fail", fillcolor="#f8dcc9"] ;
 1 [label="schoolsup_no <= 0.5\nsamples = 79.0%\nvalue = [0.519, 0.481]\nclass = fail", fillcolor="#fdfef0"] ;
 0 --> 1 [label=distance:2.5, labelangle:45, headLabel="true"] ;
 2 [label="Mjob_services <= 0.5\nsamples = 10.1%\nvalue = [0.825, 0.175]\nclass = fail", fillcolor="#eb9c63"] ;
 1 --> 2 ;
 3 [label="Fedu <= 2.5\nsamples = 6.6%\nvalue = [0.923, 0.077]\nclass = fail", fillcolor="#e78c49"] ;
 2 --> 3 ;
 4 [label="famsize_LE3 <= 0.5\nsamples = 2.3%\nvalue = [0.778, 0.222]\nclass = fail", fillcolor="#eca572"] ;
 3 --> 4 ;
 5 [label="samples = 1.0%\nvalue = [0.5, 0.5]\nclass = fail", fillcolor="#ffffff"] ;
 4 --> 5 ;
 6 [label="samples = 1.3%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"] ;
 4 --> 6 ;
 7 [label="samples = 4.3%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"] ;
 3 --> 7 ;
 8 [label="Walc <= 3.5\nsamples = 3.5%\nvalue = [0.643, 0.357]\nclass = fail", fillcolor="#f3c7a7"] ;
 2 --> 8 ;
 9 [label="famsup_no <= 0.5\nsamples = 2.8%\nvalue = [0.545, 0.455]\nclass = fail", fillcolor="#fbeade"] ;
 8 --> 9 ;
 10 [label="samples = 2.3%\nvalue = [0.667, 0.333]\nclass = fail", fillcolor="#f2c09c"] ;
 9 --> 10 ;
 11 [label="samples = 0.5%\nvalue = [0.0, 1.0]\nclass = pass", fillcolor="#399de5"] ;
 9 --> 11 ;
 12 [label="samples = 0.8%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"] ;
 8 --> 12 ;
 13 [label="famrel <= 1.5\nsamples = 68.9%\nvalue = [0.474, 0.526]\nclass = pass", fillcolor="#ecf5fc"] ;
 1 --> 13 ;
 14 [label="samples = 1.5%\nvalue = [0.0, 1.0]\nclass = pass", fillcolor="#399de5"] ;
 13 --> 14 ;
 15 [label="Mjob_services <= 0.5\nsamples = 67.3%\nvalue = [0.485, 0.515]\nclass = pass", fillcolor="#f3f9fd"] ;
 13 --> 15 ;
 16 [label="Mjob_health <= 0.5\nsamples = 52.7%\nvalue = [0.529, 0.471]\nclass = fail", fillcolor="#fcf1e9"] ;
 15 --> 16 ;
 17 [label="samples = 45.6%\nvalue = [0.567, 0.433]\nclass = fail", fillcolor="#f9e1d0"] ;
 16 --> 17 ;
 18 [label="samples = 7.1%\nvalue = [0.286, 0.714]\nclass = pass", fillcolor="#88c4e5"] ;
 16 --> 18 ;
 19 [label="goout <= 1.5\nsamples = 14.7%\nvalue = [0.328, 0.672]\nclass = pass", fillcolor="#99cdf2"] ;
 15 --> 19 ;
 20 [label="samples = 1.5%\nvalue = [0.833, 0.167]\nclass = fail", fillcolor="#ea9a61"] ;

```

**Gambar 2.59** hasil

```

7
8 # save tree
9 tree.export_graphviz(lontong, out_file="student-performance.
10 dot", label="all", impurity=False, proportion=True,
11 feature_names=list(pecel_train_att),
12 class_names=["fail", "pass"], filled=True, rounded=True)

```

8. selanjutnya pada codingan berikut yaitu digunakan untuk mencetak nilai score rata-rata dari ketepatan data yang telah diolah tadi lebih jelsnya dapat dilihat pada gambar kemudian untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar tersebut:

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 22:03:35 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 lontong.score(pecel_test_att, pecel_test_pass)

```

9. selanjutnya yaitu digunakan untuk memeriksa akurasi dari ketepatan hasil pengolahan data tersebut maka akan didapat nilai rata-rata 60

```

.mgraph Tree {
node [shape=box, style="filled, rounded", color="black", fontname=helvetica];
edge [fontname=helvetica];
1 [label="failures <= 0.5\nsamples = 100.0%\nvalue = [0.58, 0.42]\nclass = fail", fillcolor="#f8dc99"];
1 --> 1 [label="schoolsup_no <= 0.5\nsamples = 79.0%\nvalue = [0.519, 0.481]\nclass = fail", fillcolor="#fdf6e0"];
1 --> 2 [label="Mjob_services <= 0.5\nsamples = 10.1%\nvalue = [0.825, 0.175]\nclass = fail", fillcolor="#eb9c63"];
2 --> 2;
3 [label="Fedu <= 2.5\nsamples = 6.6%\nvalue = [0.923, 0.077]\nclass = fail", fillcolor="#e78c49"];
2 --> 3;
4 [label="famsize_L3 <= 0.5\nsamples = 2.3%\nvalue = [0.778, 0.222]\nclass = fail", fillcolor="#eeca572"];
3 --> 4;
5 [label="samples = 1.0%\nvalue = [0.5, 0.5]\nclass = fail", fillcolor="#ffffff"];
4 --> 5;
6 [label="samples = 1.3%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"];
4 --> 6;
7 [label="samples = 4.3%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"];
3 --> 7;
8 [label="Walc <= 3.5\nsamples = 3.5%\nvalue = [0.643, 0.357]\nclass = fail", fillcolor="#f3c7a7"];
2 --> 8;
9 [label="famsup_no <= 0.5\nsamples = 2.8%\nvalue = [0.545, 0.455]\nclass = fail", fillcolor="#fbeade"];
8 --> 9;
10 [label="samples = 2.3%\nvalue = [0.667, 0.333]\nclass = fail", fillcolor="#f2c09c"];
9 --> 10;
11 [label="samples = 0.5%\nvalue = [0.0, 1.0]\nclass = pass", fillcolor="#399de5"];
9 --> 11;
12 [label="samples = 0.8%\nvalue = [1.0, 0.0]\nclass = fail", fillcolor="#e58139"];
8 --> 12;
13 [label="famrel <= 1.5\nsamples = 68.9%\nvalue = [0.474, 0.526]\nclass = pass", fillcolor="#ecf5fc"];
1 --> 13;
14 [label="samples = 1.5%\nvalue = [0.0, 1.0]\nclass = pass", fillcolor="#399de5"];
13 --> 14;
15 [label="Mjob_services <= 0.5\nsamples = 67.3%\nvalue = [0.485, 0.515]\nclass = pass", fillcolor="#f3f9fd"];
13 --> 15;
16 [label="Mjob_health <= 0.5\nsamples = 52.7%\nvalue = [0.529, 0.471]\nclass = fail", fillcolor="#fcfcfe9"];
13 --> 16;
17 [label="samples = 45.6%\nvalue = [0.567, 0.433]\nclass = fail", fillcolor="#f9e1d0"];
16 --> 17;
18 [label="samples = 7.1%\nvalue = [0.286, 0.714]\nclass = pass", fillcolor="#88c4ef"];
16 --> 18;
19 [label="goutout <= 1.5\nsamples = 14.7%\nvalue = [0.328, 0.672]\nclass = pass", fillcolor="#99cdf2"];
15 --> 19;
20 [label="samples = 1.5%\nvalue = [0.833, 0.167]\nclass = fail", fillcolor="#ea9a61"];

```

Gambar 2.60 hasil

persen dari hasil pengolahan data tersebut untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar pada codingan tersebut pada baris ke satu melakukan import library dari sklern kemudian pada baris selanjutnya mengisi nilai skor dengan nilai pada variabel lontong setelah hal tersebut dilakukan kemudian data tersebut di eksekusi. berikut merupakan hasil dari code tersebut dapat dilihat pada gambar.

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 22:03:36 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 from sklearn.model_selection import cross_val_score
9 scores = cross_val_score(lontong, pecel_att, pecel_pass, cv
10 =5)
11 # show average score and +/- two standard deviations away
12 #(covering 95% of scores)
13 print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.
14 std() * 2))
```

```
In [61]: runfile('D:/SEMESTER 6/wert/9.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert')
Accuracy: 0.59 (+/- 0.05)
```

**Gambar 2.61** hasil

10. membuat rank akurasi dari 1 sampai 20 untuk melihat akurasi data apakah datatersebut terdapat di rata rata 60 persen atau tidak dengan cara membuat lagi variabel baru dengan nilai tree diadalamnya jadi hampir mirip seperti membuat pohon keputusan namun ini langsung dalam bentuk rata rata akurasi yanlebih spesifik untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar codingan berikut. dan untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar berikut.

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 22:03:38 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 for max_depth in range(1, 100):
9 lontong = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
10 , max_depth=max_depth)
11 scores = cross_val_score(lontong, pecel_att, pecel_pass,
12 cv=5)
13 print("Max depth: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (
14 max_depth, scores.mean(), scores.std() * 2))
```

```
Max depth: 1, Accuracy: 0.58 (+/- 0.01)
Max depth: 2, Accuracy: 0.58 (+/- 0.06)
Max depth: 3, Accuracy: 0.56 (+/- 0.06)
Max depth: 4, Accuracy: 0.56 (+/- 0.08)
Max depth: 5, Accuracy: 0.58 (+/- 0.05)
Max depth: 6, Accuracy: 0.62 (+/- 0.05)
Max depth: 7, Accuracy: 0.58 (+/- 0.05)
Max depth: 8, Accuracy: 0.60 (+/- 0.07)
Max depth: 9, Accuracy: 0.58 (+/- 0.10)
Max depth: 10, Accuracy: 0.57 (+/- 0.04)
Max depth: 11, Accuracy: 0.58 (+/- 0.06)
Max depth: 12, Accuracy: 0.57 (+/- 0.08)
Max depth: 13, Accuracy: 0.57 (+/- 0.10)
Max depth: 14, Accuracy: 0.55 (+/- 0.07)
Max depth: 15, Accuracy: 0.58 (+/- 0.08)
Max depth: 16, Accuracy: 0.58 (+/- 0.05)
Max depth: 17, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 18, Accuracy: 0.57 (+/- 0.11)
Max depth: 19, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 20, Accuracy: 0.57 (+/- 0.07)
Max depth: 21, Accuracy: 0.57 (+/- 0.06)
Max depth: 22, Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
Max depth: 23, Accuracy: 0.58 (+/- 0.10)
```

**Gambar 2.62** hasil

11. untuk selanjutnya yaitu menentukan nilai untuk grafik hampirsama dengan nilai akurasi tadi pertama tentukan rank atau batasan nilai itu disini batasannya di mulai dari 1 sampai 20 dengan menggunakan nilai tree tadi maka hasilnya dapat ditentuka kemudian buat variabel i untuk penomoran tiap record yang keluar atau record hadil dari eksekusi tree tersebut. un-

tuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar dan untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 22:07:50 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 depth_acc = np.empty((19,3), float)
9 i = 0
10 for max_depth in range(1, 20):
11 lontong = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
12 max_depth=max_depth)
13 scores = cross_val_score(lontong, pecel_att, pecel_pass,
14 cv=5)
15 depth_acc[i,0] = max_depth
16 depth_acc[i,1] = scores.mean()
17 depth_acc[i,2] = scores.std() * 2
18 i += 1
19
20 print(depth_acc)

```

```

[[1.0000000e+00 5.79746835e-01 1.01265823e-02]
 [2.0000000e+00 5.69620253e-01 2.77327877e-02]
 [3.0000000e+00 5.82278481e-01 7.33740595e-02]
 [4.0000000e+00 5.77215190e-01 3.03797468e-02]
 [5.0000000e+00 5.84810127e-01 9.39100607e-02]
 [6.0000000e+00 5.56962025e-01 1.01265823e-01]
 [7.0000000e+00 5.92405063e-01 6.28337906e-02]
 [8.0000000e+00 6.0000000e-01 6.71721477e-02]
 [9.0000000e+00 5.79746835e-01 6.86818266e-02]
 [1.0000000e+01 6.10126582e-01 7.74534610e-02]
 [1.1000000e+01 6.07594937e-01 5.77304013e-02]
 [1.2000000e+01 5.94936709e-01 9.47255035e-02]
 [1.3000000e+01 5.97468354e-01 5.16356406e-02]
 [1.4000000e+01 5.82278481e-01 5.77304013e-02]
 [1.5000000e+01 5.77215190e-01 6.11799796e-02]
 [1.6000000e+01 5.82278481e-01 7.67886121e-02]
 [1.7000000e+01 5.82278481e-01 7.51007442e-02]
 [1.8000000e+01 6.02531646e-01 5.68353021e-02]
 [1.9000000e+01 5.92405063e-01 7.05234849e-02]]

```

**Gambar 2.63** hasil

12. terakhir yaitu pembuatan grafik untuk pembuatan grafik diambil data dari codingan sebelumnya yang 20 record tadi dengan cara mengimport libray matplotlib.pyplot yang di inisialisasi menjadi bakwankemudian inisialisasi tersebut di eksekusi. untuk lebih jelasnya codingannya seperti gambar dan untuk hasilnya seperti gambar berikut.

```

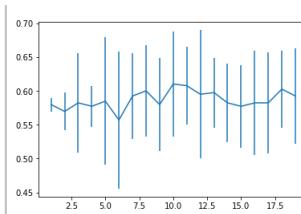
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Thu Mar 5 22:07:50 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 import matplotlib.pyplot as plt
9 fig, ax = plt.subplots()

```

```

10 ax.errorbar(depth_acc[:,0], depth_acc[:,1], yerr=depth_acc
11 [:,2])
plt.show()

```



**Gambar 2.64** hasil

### 2.4.3 Penanganan Error

#### 1. skrinsut error

```

In [2]: runfile('D:/SEMESTER 6/wert/2.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert')
Traceback (most recent call last):

 File "<ipython-input-2-4b3c06f7fd19>", line 1, in <module>
 runfile('D:/SEMESTER 6/wert/2.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert')

 File "C:\Users\User\Anaconda3\lib\site-packages\spyder_kernels\customize
\spydercustomize.py", line 827, in runfile
 execfile(filename, namespace)

 File "C:\Users\User\Anaconda3\lib\site-packages\spyder_kernels\customize
\spydercustomize.py", line 110, in execfile
 exec(compile(f.read(), filename, 'exec'), namespace)

 File "D:/SEMESTER 6/wert/2.py", line 10, in <module>
 pecel['pass'] = pecelapply(lambda row: 1 if (row['F1']+row['F2']+row['F3'])

NameError: name 'pecelapply' is not defined

```

**Gambar 2.65** Error

#### 2. kode error dan jenis errornya .

```

pecel['pass'] = pecelapply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2']+row
>= 35 else 0, axis=1)
pecel = pecel.drop(['G1', 'G2', 'G3'], axis=1)
print(pecel.head())

```

NameError: name pecelapply is not defined

#### 3. Solusi pemecahan masalah

pada codingan tersebut error karena pecelapply tergabung, seharusnya dipisahkan oleh titik



Date: 2020-03-05

## PLAGIARISM SCAN REPORT



Exclude Url : None

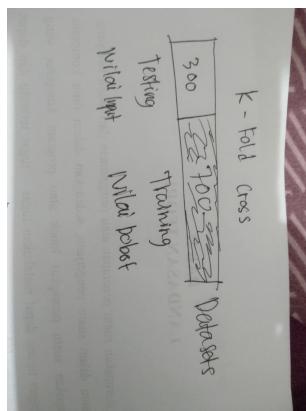
**Gambar 2.66** Error

### 2.4.4 Plagiat

### 2.5 1174039 Liyana Majdah Rahma

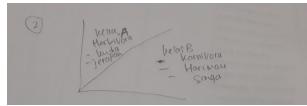
#### 2.5.1 Teori

1. Jelaskan Apa Itu binari classification dilengkapi ilustrasi gambar sendiri.  
Klasifikasi biner merupakan tugas yang digunakan untuk mengklasifikasi suatu elemen-elemen dari himpunan tertentu yang terdiri dari dua kelompok yang ditentukan berdasarkan klasifikasi.

**Gambar 2.67** contoh K-fold cross validation

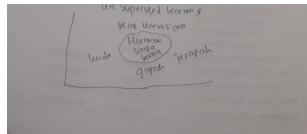
2. Jelaskan Apaitu supervised learning , unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar sendiri.

supervised learning merupakan tipe learning dimana terdapat sebuah metode pendekatan yang mempunyai variable input dan output, serta terdapat variable yang ditargetkan dari pendekatan ini adalah mengelompokan suatu data ke data yang sudah ada sebelumnya. Dimana terdapat kelas A itu dikategorikan sebagai hewan herbivora seperti kuda, dan jerapah. Sedangkan kelas B dikategorikan sebagai hewan karnivora seperti harimau dan singa. Dilihat pada gambar.



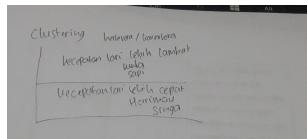
**Gambar 2.68** contoh supervised learning

unsupervised merupakan tipe learning yang tidak memiliki data latih sehingga data yang sudah ada, kita kelompokkan data tersebut menjadi dua bagian ataupun menjadi tiga bagian. Untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar.



**Gambar 2.69** contoh unsupervised learning

clustering merupakan proses yang mengklasifikasi berdasarkan suatu parameter dalam pententuannya. Untuk lebih jelasnya dilihat pada gambar berikut



**Gambar 2.70** contoh clustering

3. Jelaskan apa itu evaluasi dan akurasi dan disertai ilustrasi contoh dengan gambar sendiri.

evaluasi merupakan suatu kegiatan yang dilakukan dari pengamatan berbagai macam bukti untuk mengukur dampak efektifitas dari objek atau proses yang berkaitan dengan spesifikasi yang telah ditentukan. sedangkan akurasi merupakan bagian dari evaluasi yang merupakan ketepatan

data terhadap suatu objek yang memiliki kriteria. Dapat dilihat pada gambar berikut

| Evaluasi dan Akurasi |                    |
|----------------------|--------------------|
| Ojeng                | Kemiripan 2 klas   |
| Burung               | Kemiripan 2 burung |
| Elang                | Kemiripan 2 elang  |
| Elang                | Kemiripan 2 singa  |
| Ojeng                | Maximal 2 singa    |
| Ojeng                | Maximal 2 burung   |
| Ojeng                | Maximal 2 elang    |

**Gambar 2.71** contoh evaluasi dan akurasi

4. Jelaskan bagaimana cara membuat Confusion Matrix, Buat confusion matrix sendiri.

Pada confusion matrix menentukan parameter yang akan di evaluasi contohnya elang,burung merpati,burung kakatua dengan tabel baris dan kolom berjumlah tida kemudian ditentukan dengan nilai miring pada setiap kolom saya beri nilai 12 dengan ketentuan setiap baris harus bernilai 12 jika kolom lain harus jumlah 15 jika tidak berarti data tidak akurat. Dapat dilihat pada gambar berikut

| Confusion Matrix |        |       |         |
|------------------|--------|-------|---------|
| Ojeng            | Burung | Elang | Merpati |
| Ojeng            | 12     | 12    | 12      |
| Burung           | 6      | 3     | 3       |
| Elang            | 5      | 6     | 1       |
| Merpati          | 3      | 7     | 2       |
| Confusion Matrix |        |       |         |

**Gambar 2.72** contoh Confusion Matrix

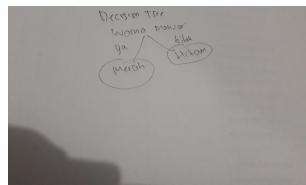
5. Jelaskan bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri. K-fold Cross Validation merupakan cara untuk melatih suatu mesin dimana di dalamnya terdapat data set yang dibagi menjadi dua yaitu untuk data testing dan data training contoh 1000 data merupakan data set dan 300 data digunakan untuk data testing kemudian 700 datanya. Sedangkan nilai testing akan dijadikan nilai inputan untuk rumus regresi linier. contohnya dapat dilihat pada gambar berikut :

| K - Fold Cross         |                         |
|------------------------|-------------------------|
| 1000                   | 600                     |
| Testing<br>Nilai Input | Training<br>Nilai Label |
|                        | Bila Saja               |

**Gambar 2.73** contoh K-fold cross validation

6. Jelaskan Apa itu decision tree dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri.

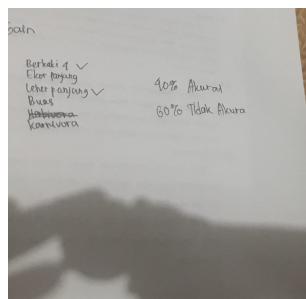
Decision tree merupakan implementasi dari binari clasification dimana pada pohon keputusan akan terdapat root atau akar dan cabang cabangnya yang nilainya seperti if contoh jika pada root berisi nilai warna mawar, apakah merah pada cabang satu bernilai iya dan pada cabang dua bernilai tidak jika nilainya iya berarti mawar dan jika tidak maka bukan mawar. agar lebih jelas dapat dilihat pada gambar decision tree berikut:



**Gambar 2.74** contoh decision tree

7. jelaskan apa itu information gain dan entropi dengan gambar ilustrasi buatan sendiri.

information gain merupakan kriteria yang terdapat dalam pembagian sebuah objek seperti gigi tajam, berkaki 4, pemakan daging termasuk karnivora. untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar berikut :



**Gambar 2.75** contoh information gain

sedangkan entropi merupakan ukuran keacakan dari informasi semakin tinggi entropi maka semakin sulit dalam menentukan keputusan contoh dalam menentukan satu gen semakin detail informasi maka akan semakin susah dalam menentukan keputusan.

### 2.5.2 Sikic-Learn

1. pada surcode pertama yang dapat dilihat pada gambar pada baris pertama di tuliskan import pandas as baso yang berarti mengimport library pandas. selanjutnya pada baris ke dua codingan tersebut berisi code tersebut terdapat variabel pecel yang berisi inisialisasi pandas dengan aksi untuk membaca vfile csv yang terdapat pada direktori pada komputer kemudian terdapat sep samadengan titik koma yang berarti pemisah field di dalam file tersebut merupakan titik koma. kemudian pada bagian akhir terdapat code len (nama variabel) yang berarti akan menghitung jumlah baris pada file tersebut. untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar dibawah.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 22:56:28 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 # load dataset (student mat pakenya)
9 import pandas as pd
10 jatibarang = pd.read_csv('D:\mata kuliah poltekppos\Python-
 Artificial-Intelligence-Projects-for-Beginners-master\
 Chapter01\dataset\student-mat.csv', sep=';')
11 print(len(jatibarang))

```



**Gambar 2.76** hasil

2. Pada code selanjutnya akan ditambahkan fungsi untuk lulus atau gagal yang dibuat berupa kolom kolom yang di dalamnya terdapat nilai 0 dan 1 dimana 0 berarti gagal dan 1 berarti lulus. kemudian variabel pada codingan sebelumnya masih digunakan. dimana variabel pecel digunakan karena berisi nilai file csv kemudian dilakukan ekseskuji dengan parameter G1, G2, dan G3 dengan fungsi lambda yang berarti if bersarang atau if didalam if yang berarti nilai yang di eksekusi akan dilempar ke dalam setiap paramater sesuai dengan kriteria dan axis=1 yaitu nilai tersebut akan digunakan dari tiap baris data. sedangkan pada codingan variabel pecel di berikan aksi drop yaitu penurunan nilai pada bagian baris data. dan pada code pecel.head yaitu untuk mengeksekusi codingan sebelumnya untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar dan hasilnya seperti pada gambar berikut :

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 22:41:20 2020
4
5 @author: Liyana

```

```

6 """
7
8 # generate binary label (pass/fail) based on G1+G2+G3
9 # (test grades, each 0–20 pts); threshold for passing is sum
10 >=30
11 jatibarang['pass'] = jatibarang .apply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2']+row['G3'])
12 >= 35 else 0, axis=1)
13 jatibarang = jatibarang .drop(['G1' , 'G2' , 'G3'], axis=1)
14 print(jatibarang .head())

```

| SCHOOL | sex | age | address | famsize | Pstatus | Mjob | Walc | health | absences | pass |
|--------|-----|-----|---------|---------|---------|------|------|--------|----------|------|
| G1     | F   | 17  | U       | GT3 ... | L       | T    | 3    | 4      | 0        |      |
| G2     | F   | 15  | U       | LE3 ... | X       | T    | 5    | 10     | 0        |      |
| G3     | F   | 13  | U       | LE3 ... | X       | T    | 3    | 2      | 1        |      |
| G4     | F   | 16  | U       | GT3 ... | X       | T    | 5    | 4      | 0        |      |

**Gambar 2.77** hasil

3. pada kodingan selanjutnya diguanakan untuk menambahkan nilai numerik berupa 0 dan 1 yang dirubah dari nilai tidak dan iya hal ini merupakan fungsi dari codingan get\_dummies pada baris pertama pada gambar yang nilainya diambil dari variabel pecel yang telah di dekralasikan tadi banyaknya data numerik itu sendiri tergantung pada field dari kolom yang di camtumkan pada codingan dengan catatan field tersebut harus ada dalam data csv yang di import oleh codingan pertama tadi maka hasilnya akam merubah data dalam field tersebut menjadi 0 dan 1 untuk lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar berikut;

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 22:54:20 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 # use one-hot encoding on categorical columns
9 jatibarang = pd.get_dummies(jatibarang , columns=['sex' , 'school' , 'address' , 'famsize' , 'Pstatus' , 'Mjob' , 'Fjob' , 'reason' , 'guardian' , 'schoolsups' , 'famsup' , 'paid' , 'activities' , 'nursery' , 'higher' , 'internet' , 'romantic'])
10 jatibarang .head()

```

```
[15 rows x 31 columns]
Passing: 166 out of 395 (42.03%)
Traceback (most recent call last):
```

**Gambar 2.78** hasil

4. selanjutnya pada codingan selanjutnya yaitu menentukan data training dan data testing dari dataset dimana variabel pecel yang berisi data csv tadi dibuat perbandingan 500 untuk data training dan sisanya yaitu 149 digunakan untuk data testing hal ini di lakukan pada baris ke 1 sampai ke 3 pada gambar kemudian nilai tersebut di turunkan brdasarkan baris

pada data set hal itu dapat dilihat pada baris ke 4 sampai ke 9 pada gambar kemudian selanjutnya mengimport library numpy yang berguna untuk oprasi vektor dan matrix karna data diatas berupa data matrix maka library ini di gunakan. untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 22:57:59 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 # shuffle rows
9 jatibarang = jatibarang.sample(frac=1)
10 # split training and testing data
11 jatibarang_train = jatibarang[:500]
12 jatibarang_test = jatibarang[500:]
13 jatibarang_train.att = jatibarang_train.drop(['pass'], axis=1)
14 jatibarang_train.pass = jatibarang_train['pass']
15 jatibarang_test.att = jatibarang_test.drop(['pass'], axis=1)
16 jatibarang_test.pass = jatibarang_test['pass']
17 jatibarang.att = jatibarang.drop(['pass'], axis=1)
18 jatibarang.pass = jatibarang['pass']
19 # number of passing students in whole dataset:
20 import numpy as np
21 print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(
 jatibarang.pass), len(jatibarang.pass), 100*float(np.sum(
 jatibarang.pass)) / len(jatibarang.pass)))

```

|   | school | sex | age | address | family size | ... | Dalc | Walc | health | absences | pass |
|---|--------|-----|-----|---------|-------------|-----|------|------|--------|----------|------|
| 0 | GP     | F   | 18  | U       | G1          | ... | 1    | 1    | 3      | 6        | 0    |
| 1 | GP     | F   | 19  | U       | G1          | ... | 1    | 1    | 3      | 6        | 0    |
| 2 | GP     | F   | 15  | U       | L1          | ... | 2    | 1    | 3      | 10       | 0    |
| 3 | GP     | F   | 15  | U       | G1          | ... | 1    | 1    | 5      | 2        | 1    |
| 4 | GP     | F   | 16  | U       | G1          | ... | 1    | 2    | 5      | 4        | 0    |

**Gambar 2.79** hasil

- selanjutnya yaitu membuat pohon keputusan dapat lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar. pada baris pertama yairu memasukan librari tree kemudian pada baris kedua dibuat variabel lontong dengan nilai DecisionTreeClasifier yang merupakan paket atau fungsi dari scikit-learn yang merupakan class yang mampu melakukan multi class. sedangkan max\_depth=5 merupakan untuk penyesuaian data terhadap pohon keputusan itu sndiri. untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 23:01:08 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 # fit a decision tree
9 from sklearn import tree

```

```

10 lobener = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
 max_depth=5)
11 lobener = lobener.fit(jatibarang_train_att ,
 jatibarang_train_pass)
```

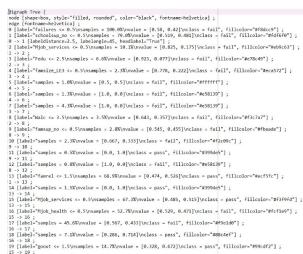
```
[5 rows x 31 columns]
Passing: 166 out of 395 (42.03%)
```

**Gambar 2.80** hasil

6. selanjutnya yaitu pembuatan gambar dari pohon keputusan yang tadi di buta pada codingan sebelumnya pada baris pertama codingan ya itu mengimport library graphviz kemudian pada baris ke dua yaitu memberian nilai pada variabel baru dot data nilainya diambil dari pembuatan pohon keputusan tadi kemudian di tentukannya nilai benar dan salah dari codingan tersebut setelah itu dibuatlah sebuah variabel untuk menampung hasil eksekusi tersebut kemudian variabel tersebut di running untuk lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar.kemudian hasilnya dapat dilihat pada gambar.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 23:05:14 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 # visualize tree
9 import graphviz
10 dot_data = tree.export_graphviz(lobener, out_file=None, label
11 ="all", impurity=False, proportion=True,
12 feature_names=list(
13 jatibarang_train_att), class_names=["fail", "pass"],
14 filled=True, rounded=True)
15 graph = graphviz.Source(dot_data)
16 graph
```



**Gambar 2.81** hasil

7. selanjutnya pembuatan method untuk menyimpan data pohon dengan menarik data langsung dari pohon keputusan di buat tadi untuk code lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar. kemudian intuk hasilnya dapat dilihat pada gambar berikut.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 23:08:17 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 tree.export_graphviz(lobener, out_file="student-performance.
9 dot", label="all", impurity=False, proportion=True,
10 feature_names=list(jatibarang_train_att)
11 , class_names=["fail", "pass"], filled=True, rounded=True)
```

```

graph TD
 root[jatibarang] --> 1{Jika $x_1 \leq 0.4$}
 1 --> 2{Jika $x_2 \leq 0.3$}
 2 --> 3{Jika $x_3 \leq 0.3$}
 3 --> 4{Jika $x_4 \leq 0.5$}
 4 --> 5{Jika $x_5 \leq 0.5$}
 5 --> 6{Jika $x_6 \leq 0.5$}
 6 --> 7{Jika $x_7 \leq 0.5$}
 7 --> 8{Jika $x_8 \leq 0.5$}
 8 --> 9{Jika $x_9 \leq 0.5$}
 9 --> 10{Jika $x_{10} \leq 0.5$}
 10 --> 11{Jika $x_{11} \leq 0.5$}
 11 --> 12{Jika $x_{12} \leq 0.5$}
 12 --> 13{Jika $x_{13} \leq 0.5$}
 13 --> 14{Jika $x_{14} \leq 0.5$}
 14 --> 15{Jika $x_{15} \leq 0.5$}
 15 --> 16{Jika $x_{16} \leq 0.5$}
 16 --> 17{Jika $x_{17} \leq 0.5$}
 17 --> 18{Jika $x_{18} \leq 0.5$}
 18 --> 19{Jika $x_{19} \leq 0.5$}
 19 --> 20{Jika $x_{20} \leq 0.5$}
 20 --> 21{Jika $x_{21} \leq 0.5$}
 21 --> 22{Jika $x_{22} \leq 0.5$}
 22 --> 23{Jika $x_{23} \leq 0.5$}
 23 --> 24{Jika $x_{24} \leq 0.5$}
 24 --> 25{Jika $x_{25} \leq 0.5$}
 25 --> 26{Jika $x_{26} \leq 0.5$}
 26 --> 27{Jika $x_{27} \leq 0.5$}
 27 --> 28{Jika $x_{28} \leq 0.5$}
 28 --> 29{Jika $x_{29} \leq 0.5$}
 29 --> 30{Jika $x_{30} \leq 0.5$}
 30 --> 31{Jika $x_{31} \leq 0.5$}
 31 --> 32{Jika $x_{32} \leq 0.5$}
 32 --> 33{Jika $x_{33} \leq 0.5$}
 33 --> 34{Jika $x_{34} \leq 0.5$}
 34 --> 35{Jika $x_{35} \leq 0.5$}
 35 --> 36{Jika $x_{36} \leq 0.5$}
 36 --> 37{Jika $x_{37} \leq 0.5$}
 37 --> 38{Jika $x_{38} \leq 0.5$}
 38 --> 39{Jika $x_{39} \leq 0.5$}
 39 --> 40{Jika $x_{40} \leq 0.5$}
 40 --> 41{Jika $x_{41} \leq 0.5$}
 41 --> 42{Jika $x_{42} \leq 0.5$}
 42 --> 43{Jika $x_{43} \leq 0.5$}
 43 --> 44{Jika $x_{44} \leq 0.5$}
 44 --> 45{Jika $x_{45} \leq 0.5$}
 45 --> 46{Jika $x_{46} \leq 0.5$}
 46 --> 47{Jika $x_{47} \leq 0.5$}
 47 --> 48{Jika $x_{48} \leq 0.5$}
 48 --> 49{Jika $x_{49} \leq 0.5$}
 49 --> 50{Jika $x_{50} \leq 0.5$}
 50 --> 51{Jika $x_{51} \leq 0.5$}
 51 --> 52{Jika $x_{52} \leq 0.5$}
 52 --> 53{Jika $x_{53} \leq 0.5$}
 53 --> 54{Jika $x_{54} \leq 0.5$}
 54 --> 55{Jika $x_{55} \leq 0.5$}
 55 --> 56{Jika $x_{56} \leq 0.5$}
 56 --> 57{Jika $x_{57} \leq 0.5$}
 57 --> 58{Jika $x_{58} \leq 0.5$}
 58 --> 59{Jika $x_{59} \leq 0.5$}
 59 --> 60{Jika $x_{60} \leq 0.5$}
 60 --> 61{Jika $x_{61} \leq 0.5$}
 61 --> 62{Jika $x_{62} \leq 0.5$}
 62 --> 63{Jika $x_{63} \leq 0.5$}
 63 --> 64{Jika $x_{64} \leq 0.5$}
 64 --> 65{Jika $x_{65} \leq 0.5$}
 65 --> 66{Jika $x_{66} \leq 0.5$}
 66 --> 67{Jika $x_{67} \leq 0.5$}
 67 --> 68{Jika $x_{68} \leq 0.5$}
 68 --> 69{Jika $x_{69} \leq 0.5$}
 69 --> 70{Jika $x_{70} \leq 0.5$}
 70 --> 71{Jika $x_{71} \leq 0.5$}
 71 --> 72{Jika $x_{72} \leq 0.5$}
 72 --> 73{Jika $x_{73} \leq 0.5$}
 73 --> 74{Jika $x_{74} \leq 0.5$}
 74 --> 75{Jika $x_{75} \leq 0.5$}
 75 --> 76{Jika $x_{76} \leq 0.5$}
 76 --> 77{Jika $x_{77} \leq 0.5$}
 77 --> 78{Jika $x_{78} \leq 0.5$}
 78 --> 79{Jika $x_{79} \leq 0.5$}
 79 --> 80{Jika $x_{80} \leq 0.5$}
 80 --> 81{Jika $x_{81} \leq 0.5$}
 81 --> 82{Jika $x_{82} \leq 0.5$}
 82 --> 83{Jika $x_{83} \leq 0.5$}
 83 --> 84{Jika $x_{84} \leq 0.5$}
 84 --> 85{Jika $x_{85} \leq 0.5$}
 85 --> 86{Jika $x_{86} \leq 0.5$}
 86 --> 87{Jika $x_{87} \leq 0.5$}
 87 --> 88{Jika $x_{88} \leq 0.5$}
 88 --> 89{Jika $x_{89} \leq 0.5$}
 89 --> 90{Jika $x_{90} \leq 0.5$}
 90 --> 91{Jika $x_{91} \leq 0.5$}
 91 --> 92{Jika $x_{92} \leq 0.5$}
 92 --> 93{Jika $x_{93} \leq 0.5$}
 93 --> 94{Jika $x_{94} \leq 0.5$}
 94 --> 95{Jika $x_{95} \leq 0.5$}
 95 --> 96{Jika $x_{96} \leq 0.5$}
 96 --> 97{Jika $x_{97} \leq 0.5$}
 97 --> 98{Jika $x_{98} \leq 0.5$}
 98 --> 99{Jika $x_{99} \leq 0.5$}
 99 --> 100{Jika $x_{100} \leq 0.5$}
 100 --> 101{Jika $x_{101} \leq 0.5$}
```

**Gambar 2.82** hasil

8. selanjutnya pada codingan berikut yaitu digunakan untuk mencetak nilai score rata-rata dari ketepatan data yang telah diolah tadi lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar kemudian untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar tersebut:

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 23:09:11 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 lobener.score(jatibarang_test_att , jatibarang_test_pass)
```

9. selanjutnya yaitu digunakan untuk memeriksa akurasi dari ketepatan hasil pengolahan data tersebut maka akan didapat nilai rata-rata 60 persen dari hasil pengolahan data tersebut untuk lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar pada codingan tersebut pada baris ke satu melakukan import library dari sklern kemudian pada baris selanjutnya mengisi nilai skor dengan nilai pada variabel lontong setelah hal tersebut dilakukan kemudian data tersebut di eksekusi. berikut merupakan hasil dari code tersebut dapat dilihat pada gambar.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 23:09:58 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 from sklearn.model_selection import cross_val_score
9 scores = cross_val_score(lobener, jatibarang_att,
10 jatibarang_pass, cv=5)
11 # show average score and +/- two standard deviations away
12 #(covering 95% of scores)
13 print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.
14 std() * 2))

```

Accuracy: 0.59 (+/- 0.05)

**Gambar 2.83** hasil

10. membuat rank akurasi dari 1 sampai 20 untuk melihat akurasi data apakah datatersebut terdapat di rata rata 60 persen atau tidak dengan cara membuat lagi variabel baru dengan nilai tree diadalamnya jadi ham-pir mirip seperti membuat pohon keputusan namun ini langsung dalam bentuk rata rata akurasi yanlebih spesifik untuk lebih jelasnya dpt dil-ihat pada gambar codingan berikut. dan untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar berikut.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 23:10:49 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 for max_depth in range(1, 100):
9 lobener= tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
10 max_depth=max_depth)
11 scores = cross_val_score(lobener, jatibarang_att,
12 jatibarang_pass, cv=5)
13 print("Max depth: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (
14 max_depth, scores.mean(), scores.std() * 2))

```

```

Max depth: 1, Accuracy: 0.58 (+/- 0.01)
Max depth: 2, Accuracy: 0.58 (+/- 0.06)
Max depth: 3, Accuracy: 0.56 (+/- 0.06)
Max depth: 4, Accuracy: 0.56 (+/- 0.08)
Max depth: 5, Accuracy: 0.58 (+/- 0.05)
Max depth: 6, Accuracy: 0.58 (+/- 0.05)
Max depth: 7, Accuracy: 0.56 (+/- 0.05)
Max depth: 8, Accuracy: 0.56 (+/- 0.07)
Max depth: 9, Accuracy: 0.58 (+/- 0.18)
Max depth: 10, Accuracy: 0.57 (+/- 0.04)
Max depth: 11, Accuracy: 0.58 (+/- 0.06)
Max depth: 12, Accuracy: 0.57 (+/- 0.08)
Max depth: 13, Accuracy: 0.57 (+/- 0.10)
Max depth: 14, Accuracy: 0.55 (+/- 0.07)
Max depth: 15, Accuracy: 0.58 (+/- 0.08)
Max depth: 16, Accuracy: 0.56 (+/- 0.05)
Max depth: 17, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 18, Accuracy: 0.57 (+/- 0.11)
Max depth: 19, Accuracy: 0.57 (+/- 0.09)
Max depth: 20, Accuracy: 0.57 (+/- 0.07)
Max depth: 21, Accuracy: 0.57 (+/- 0.06)
Max depth: 22, Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
Max depth: 23, Accuracy: 0.58 (+/- 0.10)

```

**Gambar 2.84** hasil

11. untuk selanjutnya yaitu menentukan nilai untuk grafik hampir sama dengan nilai akurasi tadi pertama tentukan rank atau batasan nilai itu disini batasannya di mulai dari 1 sampai 20 dengan menggunakan nilai tree tadi maka hasilnya dapat ditentuka kemudian buat variabel i untuk penomoran tiap record yang keluar atau recod hadil dari eksekusi tree tersebut. untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar dan untuk hasilnya dapat dilihat pada gambar.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 23:11:44 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 depth_acc = np.empty((19,3), float)
9 i = 0
10 for max_depth in range(1, 20):
11 lobener = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
12 max_depth=max_depth)
13 scores = cross_val_score(lobener, jatibarang_att,
14 jatibarang_pass, cv=5)
15 depth_acc[i,0] = max_depth
16 depth_acc[i,1] = scores.mean()
17 depth_acc[i,2] = scores.std() * 2
18 i += 1
19
20 print(depth_acc)

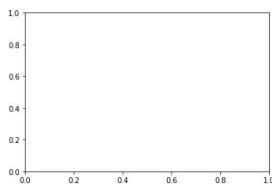
```

```
[[1.0000000e+00 5.79746835e-01 1.01265823e-02]
[2.0000000e+00 5.69620253e-01 2.77327877e-02]
[3.0000000e+00 5.82278481e-01 7.33740595e-02]
[4.0000000e+00 5.77215190e-01 3.03797468e-02]
[5.0000000e+00 5.84810127e-01 9.39106607e-02]
[6.0000000e+00 5.56962025e-01 1.01265823e-01]
[7.0000000e+00 5.92405063e-01 6.28337966e-02]
[8.0000000e+00 6.00000000e-01 6.71721477e-02]
[9.0000000e+00 5.79746835e-01 6.86618226e-02]
[1.0000000e+01 6.10126582e-01 7.74534610e-02]
[1.1000000e+01 6.07536337e-01 5.77304013e-02]
[1.2000000e+01 5.94938709e-01 9.40255035e-02]
[1.3000000e+01 5.82278481e-01 5.16250000e-02]
[1.4000000e+01 5.62278481e-01 5.77304013e-02]
[1.5000000e+01 5.77215190e-01 1.17907966e-02]
[1.6000000e+01 5.82278481e-01 7.67886121e-02]
[1.7000000e+01 5.82278481e-01 7.51007442e-02]
[1.8000000e+01 6.02531546e-01 5.68353021e-02]
[1.9000000e+01 5.92405063e-01 7.05234849e-02]]
```

**Gambar 2.85** hasil

12. terakhir yaitu pembuatan grafik untuk pembuatan grafik diambil data dari codingan sebelumnya yang 20 record tadi dengan cara mengimport libray matplotlib.pyplot yang di inisialisasi menjadi bakwankemudian inisialisasi tersebut di eksekusi. untuk lebih jelasnya codingannya seperti gambar dan untuk hasilnya seperti gambar berikut.

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Sat Mar 7 23:12:39 2020
4
5 @author: Liyana
6 """
7
8 import matplotlib.pyplot as plt
9 fig , ax = plt.subplots()
10 ax.errorbar(depth_acc[:,0] , depth_acc[:,1] , yerr=depth_acc
11 [:,2])
12 plt.show()
```

**Gambar 2.86** hasil

### 2.5.3 Penanganan Error

- skrinsut error

```
Pada: C:\Users\laptop\PycharmProjects\untitled\src\main\java\com\example\untitled\Main.java", line 16, in method
 fig, ax = plt.subplots()
 ^
 No such variable 'plt' available. Hint: Did you mean 'matplotlib.pyplot'?
 No module named 'plt'. Hint: Did you mean 'plot'?
 NameError: name 'plt' is not defined
```

**Gambar 2.87** Error

- kode error dan jenis errornya .

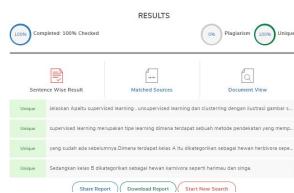
```
jatibarang['pass'] = jatibarangapply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2']+row['G3'])>= 35 else 0, axis=1)
jatibarang = jatibarang.drop(['G1', 'G2', 'G3'], axis=1)
print(jatibarang.head())
```

NameError: name jatibarangapply is not defined

- Solusi pemecahan masalah

pada codingan tersebut error karena pecelapply tergabung, seharusnya dipisahkan oleh titik

#### 2.5.4 Plagiat



Gambar 2.88 plagiat

### 2.6 1174043 Irvan Rizkiansyah

#### 2.6.1 Teori

- Jelaskan Apa Itu binari classification dilengkapi ilustrasi gambar sendiri.

Binary Classification merupakan kegiatan yang berguna untuk mengklasifikasikan elemen-elemen dari sebuah himpunan tertentu ke dalam dua kelompok berbeda (memprediksi kelompok mana yang masing-masing dimiliki) berdasarkan dari aturan klasifikasi.



Gambar 2.89 contoh Binary Classification

- Jelaskan Apaitu supervised learning , unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar sendiri.

Supervised learning adalah sebuah metode pendekatan yang mana sudah terdapat data yang dilatih, dan terdapat variabel yang ditargetkan

atau yang menjadi tujuan sehingga tujuan dari pendekatan ini adalah mengelompokan suatu data ke data yang sudah ada. contoh pada jeruk termasuk yang mengandung vitamin c maka jeruk telah di kategorikan kedalam vitamin c. sedangkan salmon mengandung vitamin d yang berarti salmon telah di kategorikan yang mengandung vitamin d untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar.



**Gambar 2.90** contoh supervised learning

Sedangkan unsupervised learning tidak memiliki data latih, sehingga dari data yang ada, kita mengelompokan data tersebut menjadi dua bagian atau bahkan tiga bagian dan seterusnya. contoh Salmon di kategorikan ke dalam vitamin d untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar.



**Gambar 2.91** contoh unsupervised learning

clustering merupakan peroses mengklasifikasikan yang berdasarkan suatu parameter dalam penentuannya contoh pada berat vitamin c memiliki berat 500 gr dan vitamin d memiliki berat 1000 gr yang berarti berat dibagi dua parameter yaitu lebih kecil samadengan 500 gram dan lebih besar dari 500 gram contoh pada gambar.



**Gambar 2.92** contoh clustering

3. Jelaskan apa itu evaluasi dan akurasi dan disertai ilustrasi contoh dengan gambar sendiri.

evaluasi adalah pengumpulan pengumpulan dan pengamatan dari berbagai macam bukti untuk mengukur dampak efektifitas dari suatu objek, program, atau proses berkaitan dengan spesifikasi atau persyaratan yang telah di tetapkan sebelumnya. sedangkan akurasi itu sendiri merupakan bagian dari evaluasi yang merupakan ketepatan data terhadap suatu objek berdasarkan keriteria tertentu. kita dapat mengevaluasi seberapa baik model bekerja dengan mengukur akurasiinya. ketepatan akan di

definisikan sebagai persentase kasus yang diklasifikasikan dengan benar. hal ini berkaitan dengan confusion matrix pada materi selanjutnya. lebih jelasnya pada gambar berikut:



**Gambar 2.93** contoh Evaluasi

- Jelaskan bagaimana cara membuat Confusion Matrix, Buat confusion matrix sendiri.

Dalam pembuatan confusion matrix tentukan parameter atau objek yang akan di evaluasi contoh udang, salmon, tuna buat tabel dengan baris dan kolom berjumlah tiga kemudian tentukan nilai miring pada setiap kolom tersebut disini saya memberi nilai 20 dengan ketentuan setiap baris harus berisi nilai 20 nilai tersebut jika terbagi ke kolom lain maka jumlahnya harus bernilai 20 jika tidak berarti data tersebut tidak akurat. untuk lebih jelanya dapat dilihat pada gambar berikut :

| Confusion Matrix |       |        |      |    |
|------------------|-------|--------|------|----|
| Actual           | Udang | Salmon | Tuna |    |
| Prediction       | Udang | 120    | 20   | 10 |
| Udang            | 120   | 20     | 10   |    |
| Salmon           | 20    | 10     | 10   |    |
| Tuna             | 10    | 10     | 10   |    |
| Total            | 150   | 30     | 30   |    |

**Gambar 2.94** contoh Confusion Matrix

- Jelaskan bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri.

K-fold Cross Validation merupakan cara untuk melatih suatu mesin dimana di dalamnya terdapat data set yang dibagi menjadi dua yaitu untuk data testing dan data training contoh 1000 data merupakan data set dan 400 data digunakan untuk data testing kemudian 600 datanya digunakan untuk data training dimana data training tersebut digunakan untuk menentukan nilai bobot yang dimasukan kedalam rumus regresi linier. sedangkan nilai testing akan dijadikan nilai inputan untuk rumus regresi linier. contohnya dapat dilihat pada gambar berikut :



**Gambar 2.95** contoh K-fold cross validation

- Jelaskan Apa itu decision tree dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri.

Decision tree merupakan implementasi dari binari clasification dimana pada pohon keputusan akan terdapat root atau akar dan cabang cabangnya yang nilainya seperti if contoh pada root berisi nilai hidup di air, apakah ikan pada cabang satu bernilai iya dan pada cabang dua bernilai tidak jika nilainya iya berarti hidup di air dan jika tidak maka bukan hidup diair.



**Gambar 2.96** contoh decision tree

7. jelaskan apa itu information gain dan entropi dengan gambar ilustrasi buatan sendiri.

informasian gain merupakan informasi atau keriteria dalam pembagian sebuah objek contoh information gain pada ikan yaitu hidup di air, berkoloni, berinsang. untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada gambar berikut :



**Gambar 2.97** contoh information gain

## 2.6.2 Scikit-Learn

- 1.

```

1 # load dataset (student mat pakenya)
2 import pandas as pd
3 jeruk = pd.read_csv('D:\student-mat.csv', sep=';')
4 print(len(jeruk))

```

```

In [19]: import pandas as pd
...: jeruk = pd.read_csv('D:\student-mat.csv', sep=';')
...: print(len(jeruk))
395

```

**Gambar 2.98** Hasil Percobaan 1

- 2.

```

1 jeruk['pass'] = jeruk.apply(lambda row: 1 if (row['G1']+row['G2'])+row['G3']) >= 35 else 0, axis=1)
2 jeruk = jeruk.drop(['G1', 'G2', 'G3'], axis=1)
3 print(jeruk.head())

```

```
In [20]: jeruk['pass'] = jeruk.apply(lambda row: 1 if (row['G1']>row['G2'])&(row['G1']>row['G3']) else 0, axis=1)
....;
print(jeruk.head())
.....;
print(jeruk.head())
.....;
Mengonversi address,famsiz... data ke health absences pass
0 GP F 18 0 GT3 ... 1 1 3 6 0
1 GP F 19 0 GT3 ... 1 1 3 6 0
2 GP F 15 0 LT4 ... 2 3 3 10 0
3 GP F 15 0 GT3 ... 1 1 5 10 0
4 GP F 16 0 GT3 ... 1 2 5 2 0
[5 rows x 31 columns]
```

**Gambar 2.99** Hasil Percobaan 2

3.

```
1 jeruk = pd.get_dummies(jeruk, columns=['sex', 'school', '',
 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob', 'reason', '',
 'guardian', 'schoolsup', 'famsup', 'paid', 'activities', '',
 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic']) # Mengonversi kategori variabel menjadi variabel indikator
2 jeruk.head()#mengambil baris pertama dari cakue
```

```
In [21]: jeruk = pd.get_dummies(jeruk, columns=['sex', 'school', 'address', 'famsize',
 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob', 'reason', 'parent1', 'fathers', 'mothers', 'paid',
 'activities', 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic']) # Mengonversi kategori
.....;
jeruk.head()#mengambil baris pertama dari cakue
Out[21]:
 age Medu Fedu ... internet yes romantic_no romantic_yes
0 15 3 3 1 1 1 1 1 0
1 17 3 3 1 1 1 1 1 0
2 15 3 3 1 1 1 1 1 0
3 15 4 2 1 1 1 1 0 1
4 16 3 3 1 1 1 0 1 0
[5 rows x 57 columns]
```

**Gambar 2.100** Hasil Percobaan 3

4.

```
1 jeruk = jeruk.sample(frac=1)
2 # split training and testing data
3 jeruk_train = jeruk[:500]
4 jeruk_test = jeruk[500:]
5 jeruk_train.att = jeruk_train.drop(['pass'], axis=1)
6 jeruk_train.pass = jeruk_train['pass']
7 jeruk_test.att = jeruk_test.drop(['pass'], axis=1)
8 jeruk_test.pass = jeruk_test['pass']
9 jeruk.att = jeruk.drop(['pass'], axis=1)
10 jeruk_pass = jeruk['pass']
11 # number of passing students in whole dataset:
12 import numpy as np
13 print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(jeruk_pass),
 len(jeruk_pass), 100*float(np.sum(jeruk_pass)) / len(
 jeruk_pass)))
```

```
In [22]: jeruk = jeruk.sample(frac=1)
.....;
jeruk_train = jeruk[:500]
.....;
jeruk_train.att = jeruk_train.drop(['pass'], axis=1)
.....;
jeruk_train.pass = jeruk_train['pass']
.....;
jeruk_test.att = jeruk_test.drop(['pass'], axis=1)
.....;
jeruk_test.pass = jeruk_test['pass']
.....;
jeruk.att = jeruk.drop(['pass'], axis=1)
.....;
jeruk_pass = jeruk['pass']
.....;
number of passing students in whole dataset:
.....;
print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(jeruk_pass),
 len(jeruk_pass), 100*float(np.sum(jeruk_pass)) / len(
 jeruk_pass)))
Passing: 160 out of 395 (42.05%)
```

**Gambar 2.101** Hasil Percobaan 4

5.

```

1 from sklearn import tree
2 anggur = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
3 max_depth=5)
4 anggur = anggur.fit(jeruk_train_att, jeruk_train_pass)
```

```
[In 28]: from sklearn import tree
...: anggur = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
...: anggur = anggur.fit(jeruk_train_att, jeruk_train_pass)
```

**Gambar 2.102** Hasil Percobaan 5

6.

```

1 import graphviz
2 dot_data = tree.export_graphviz(anggur, out_file=None, label=
3 "all", impurity=False, proportion=True,
4 feature_names=list(
5 jeruk_train_att), class_names=["fail", "pass"],
6 filled=True, rounded=True)
7 graph = graphviz.Source(dot_data)
```

7.

```

1 tree.export_graphviz(anggur, out_file="student-performance.
2 dot", label="all", impurity=False, proportion=True,
3 feature_names=list(jeruk_train_att),
4 class_names=["fail", "pass"], filled=True, rounded=True)
```

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

**Gambar 2.103** Hasil Percobaan 7

8.

```
1 anggur.score(jeruk_test_att, jeruk_test_pass)
```

9.

```

1 from sklearn.model_selection import cross_val_score
2 scores = cross_val_score(anggur, jeruk_att, jeruk_pass, cv
3 =5)
4 # show average score and +/- two standard deviations away
4 #(covering 95% of scores)
5 print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.
6 std() * 2))
```

```
In [52]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
... scores = cross_val_score(anggur, jeruk_att, jeruk_pass, cv=5)
... print("Mean score: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
... print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))

Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
```

Gambar 2.104 Hasil Percobaan 9

10.

```
1 for max_depth in range(1, 100):
2 anggur = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
3 max_depth=max_depth)
4 scores = cross_val_score(anggur, jeruk_att, jeruk_pass,
5 cv=5)
5 print("Max depth: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (
#%%%
```

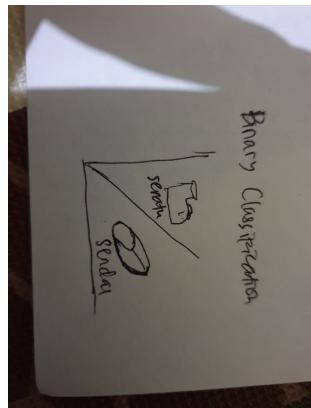
```
In [53]: for max_depth in range(1, 100):
... anggur = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=max_depth)
... scores = cross_val_score(anggur, jeruk_att, jeruk_pass, cv=5)
... print("Max depth: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (max_depth, scores.mean(),
... scores.std()))
... Max depth: 1, Accuracy: 0.58 (+/- 0.01)
... Max depth: 2, Accuracy: 0.58 (+/- 0.09)
... Max depth: 3, Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
... Max depth: 4, Accuracy: 0.57 (+/- 0.04)
... Max depth: 5, Accuracy: 0.58 (+/- 0.03)
... Max depth: 6, Accuracy: 0.58 (+/- 0.05)
... Max depth: 7, Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
... Max depth: 8, Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
... Max depth: 9, Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
... Max depth: 10, Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
... Max depth: 11, Accuracy: 0.58 (+/- 0.07)
... Max depth: 12, Accuracy: 0.60 (+/- 0.09)
... Max depth: 13, Accuracy: 0.60 (+/- 0.09)
... Max depth: 14, Accuracy: 0.61 (+/- 0.09)
... Max depth: 15, Accuracy: 0.61 (+/- 0.09)
... Max depth: 16, Accuracy: 0.60 (+/- 0.09)
... Max depth: 17, Accuracy: 0.60 (+/- 0.07)
... Max depth: 18, Accuracy: 0.60 (+/- 0.08)
... Max depth: 19, Accuracy: 0.60 (+/- 0.08)
... Max depth: 20, Accuracy: 0.60 (+/- 0.10)
... Max depth: 21, Accuracy: 0.60 (+/- 0.08)
... Max depth: 22, Accuracy: 0.60 (+/- 0.08)
... Max depth: 23, Accuracy: 0.60 (+/- 0.09)
... Max depth: 24, Accuracy: 0.62 (+/- 0.10)
... Max depth: 25, Accuracy: 0.62 (+/- 0.09)
... Max depth: 26, Accuracy: 0.61 (+/- 0.08)
... Max depth: 27, Accuracy: 0.61 (+/- 0.09)
... Max depth: 28, Accuracy: 0.61 (+/- 0.09)
```

Gambar 2.105 Hasil Percobaan 10

11.

```
1 depth_acc = np.empty((19,3), float)
2 i = 0
3 for max_depth in range(1, 20):
4 anggur = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
5 max_depth=max_depth)
6 scores = cross_val_score(anggur, jeruk_att, jeruk_pass,
7 cv=5)
8 depth_acc[i,0] = max_depth
9 depth_acc[i,1] = scores.mean()
10 depth_acc[i,2] = scores.std() * 2
11 i += 1
12
13 print(depth_acc)
```

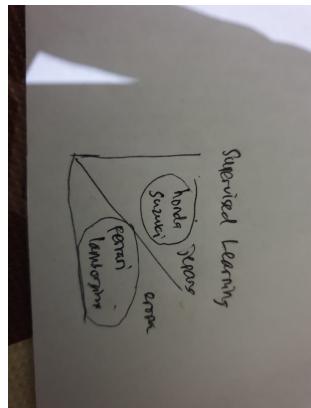




**Gambar 2.108** Binary Classification

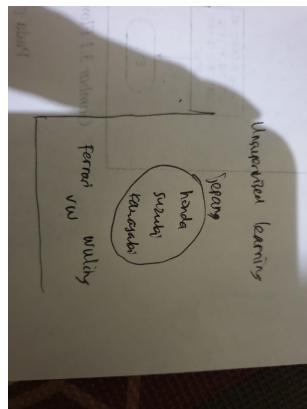
2. Jelaskan Apaitu supervised learning , unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar sendiri.

Supervised learning adalah sebuah cara untuk mengklasifikasikan kumpulan objek yang fitur ataupun sifat-sifatnya dari kelas nya sudah di tentukan sebelumnya. contoh pada merk mobil honda yang merupakan buatan jepang dan ferarri merupakan buatan eropa



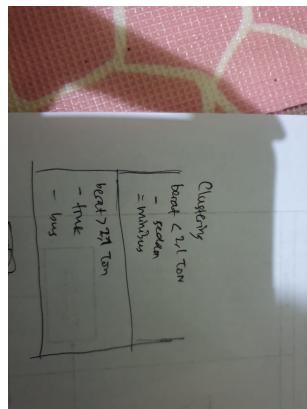
**Gambar 2.109** Supervised

Unsupervised learning merupakan teknik pengklasifikasian tanpa perlu di supervised sebelumnya, dimana model tersebut yang akan bekerja sendiri untuk menemukan infomasi yang terkait. seperti pada contoh di gambar.



**Gambar 2.110** Unsupervised

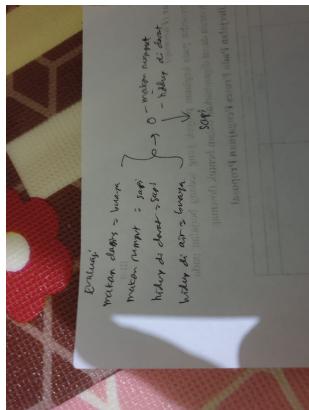
clustering merupakan metode pengelompokan data dengan membagi ke dalam beberapa kelompok. disini saya memberi contoh dengan kriteria kendaraan yang lebih dari 2,1 ton dan kurang dari 2,1 ton.



**Gambar 2.111** clustering

3. Jelaskan apa itu evaluasi dan akurasi dan disertai ilustrasi contoh dengan gambar sendiri.

Evaluasi adalah proses yang sistematis yang ditujukan untuk menentukan ataupun membuat keputusan dengan memeriksa pernyataan-pernyataan yang telah ada sebelumnya. Akurasi adalah tingkat ketepatan dari sebuah data yang telah dihasilkan dari evaluasi yang telah dilakukan sebelumnya.



Gambar 2.112 Evaluasi

4. Jelaskan bagaimana cara membuat Confusion Matrix, Buat confusion matrix sendiri.

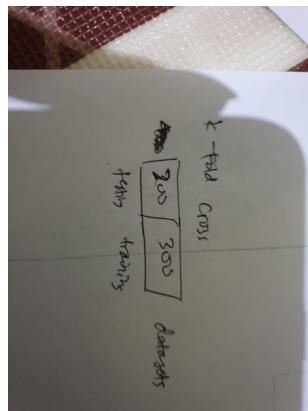
Untuk membuat confusion matrix kita perlu menentukan objek yang akan dievaluasi terlebih dahulu, setelah itu tentukan nilai miring pada setiap kolom objek tersebut lalu setiap baris dan jika lainnya di bagi baris dan kolom nya, harus bernilai sesuai nilai yang telah di tetapkan sebelumnya.

|         | Sapi | Kambing | Domba | Lembu |
|---------|------|---------|-------|-------|
| Sapi    | 15   | 5       | 15    | 15    |
| Kambing | 5    | 15      | 5     | 5     |
| Domba   | 15   | 5       | 15    | 15    |
| Lembu   | 15   | 5       | 15    | 15    |

Gambar 2.113 Confussion Matrix

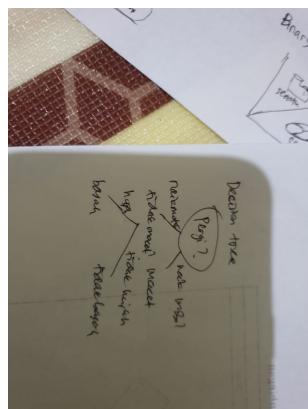
5. Jelaskan bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri.

Melatih mesin dengan membagi data set yang akan di olah menjadi dua buah yaitu data testing dan training. sebagai contoh ada 500 data pada dataset, maka 200 sebagai data testing dan 300 akan menjadi data training.

**Gambar 2.114** K-Fold

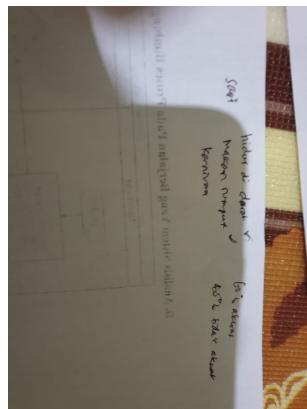
6. Jelaskan Apa itu decision tree dengan gambar ilustrasi contoh buatan sendiri.

Desicion tree adalah sebuah model prediksi yang menggunakan struktur yang menyerupai pohon ataupun sebuah hirarki

**Gambar 2.115** Decision Tree

7. jelaskan apa itu information gain dan entropi dengan gambar ilustrasi buatan sendiri.

information Gain mengukur berapa banyak informasi yang sebuah fitur berikan kepada kita tentang kelas tersebut. sedangkan entropi menentukan bagaimana decision tree memilah data nya.



**Gambar 2.116** Information Gain

### 2.7.2 scikit-learn

1. baris pertama yaitu mengimport library pandas. pada baris kedua ada fungsi read\_csv untuk membaca file csv serta datanya dipisah dengan tanda titik koma lalu dimasukkan kedalam variable bernama pisang. fungsi pada baris terakhir yaitu untuk mengetahui panjang data / banyak data yang ada

```
1 import pandas as pd
2 pisang = pd.read_csv('student-mat.csv', sep=';')
3 print(len(pisang))
```

```
In [42]: import pandas as pd
....: pisang = pd.read_csv('student-mat.csv', sep=';')
....: print(len(pisang))
395
```

**Gambar 2.117** No 1

2. Disini digunakan fungsi untuk menunjukkan lulus atau gagal dimana jika lulus ditandai dengan angka 1 dan gagal dengan angka 0. data yang diperlukan yaitu data dari csv yang sebelumnya karena itu masih digunakan variable pisang. yang selanjutnya akan dieksekusi.

```
1 pisang['pass'] = pisang.apply(lambda row: 1 if (row['G1']+row
['G2']+row['G3']) >= 35 else 0, axis=1)
2 pisang = pisang.drop(['G1' , 'G2' , 'G3'], axis=1)
3 print(pisang .head())
```

| # | school | sex | age | address | famsize | ...<br>Pstatus | Mjob | Fjob  | reason | guardian | schoolsups | famsup | paid | activities | nursery | higher | internet | romantic |
|---|--------|-----|-----|---------|---------|----------------|------|-------|--------|----------|------------|--------|------|------------|---------|--------|----------|----------|
| 0 | GP     | F   | 15  | U       | GT3     | ...            | Dalc | Halic | health | absences | pass       |        |      |            |         |        |          |          |
| 1 | GP     | F   | 17  | U       | GT3     | ...            | 1    | 1     | 3      | 6        | 0          |        |      |            |         |        |          |          |
| 2 | GP     | F   | 15  | U       | LE3     | ...            | 2    | 3     | 3      | 4        | 0          |        |      |            |         |        |          |          |
| 3 | GP     | F   | 15  | U       | GT3     | ...            | 1    | 1     | 1      | 5        | 2          |        |      |            |         |        |          |          |
| 4 | GP     | F   | 16  | U       | GT3     | ...            | 1    | 2     | 5      | 4        | 1          |        |      |            |         |        |          |          |

[5 rows x 31 columns]

**Gambar 2.118** No 2

3. Disini yaitu mengkonversi kategori variable menjadi variable indikator

```

1 pisang = pd.get_dummies(pisang, columns=['sex', 'school', '',
2 address, 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob', 'reason', '',
3 guardian, 'schoolsups', 'famsup', 'paid', 'activities', '',
4 nursery, 'higher', 'internet', 'romantic']) #

 Mongkonversi kategori variabel menjadi variabel indikator
2 pisang.head()

```

| # | age | Medu | Fedu | ... | internet_yes | romantic_no | romantic_yes |
|---|-----|------|------|-----|--------------|-------------|--------------|
| 0 | 18  | 4    | 4    | ... | 0            | 1           | 0            |
| 1 | 17  | 3    | 3    | ... | 1            | 1           | 0            |
| 2 | 15  | 1    | 1    | ... | 1            | 1           | 0            |
| 3 | 15  | 2    | 2    | ... | 1            | 0           | 1            |
| 4 | 16  | 3    | 2    | ... | 0            | 1           | 0            |

[5 rows x 57 columns]

**Gambar 2.119** No 3

4. bagian ini berfungsi untuk menentukan data training dan data testing dari dataset csv yang telah dimasukkan di dalam variable pisang tadi. lalu mengimport library numpy untuk operasi vektor serta matrix karena data diatas berupa matrix.

```

1 pisang = pisang.sample(frac=1)
2 # split training and testing data
3 pisang_train = pisang[:500]
4 pisang_test = pisang[500:]
5 pisang_train_att = pisang_train.drop(['pass'], axis=1)
6 pisang_train_pass = pisang_train['pass']
7 pisang_test_att = pisang_test.drop(['pass'], axis=1)
8 pisang_test_pass = pisang_test['pass']
9 pisang_att = pisang.drop(['pass'], axis=1)
10 pisang_pass = pisang['pass']
11 # number of passing students in whole dataset:
12 import numpy as np
13 print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(pisang_pass),
14 , len(pisang_pass), 100*float(np.sum(pisang_pass)) / len(
15 pisang_pass)))

```

```

In [46]: pisang = pisang.sample(frac=1)
...: # split training and testing data
...: pisang_train = pisang[:500]
...: pisang_test = pisang[500:]
...: pisang_train_att = pisang_train.drop(['pass'], axis=1)
...: pisang_train_pass = pisang_train['pass']
...: pisang_test_att = pisang_test.drop(['pass'], axis=1)
...: pisang_test_pass = pisang_test['pass']
...: pisang_att = pisang.drop(['pass'], axis=1)
...: pisang_pass = pisang['pass']
...: # number of passing students in whole dataset:
...: import numpy as np
...: print("Passing: %d out of %d (%.2f%%)" % (np.sum(pisang_pass),
...: , len(pisang_pass), 100*float(np.sum(pisang_pass)) / len(pisang_pass)))
Passing: 166 out of 395 (42.05%)

```

**Gambar 2.120** No 4

5. pada baris pertam kita mengimport tree dari library sklearn yang berfungsi untuk membuat desicion tree

```
1 from sklearn import tree
2 apel = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
3 max_depth=5)
4 apel = apel.fit(pisang_train_att, pisang_train_pass)
5 print(apel)
```

- ## 6 mengimport library graphviz

```
1 import graphviz
2 dot_data = tree.export_graphviz(apel, out_file=None, label="all",
3 impurity=False, proportion=True, feature_names=list(pisang_train_att), class_names=["fail", "pass"], filled=True, rounded=True)
4 graph = graphviz.Source(dot_data)
5 %%
```

7. untuk menyimpan data dari tree dan menarik data langsung dari desicion tree

1 #%

```
In [54]: tree.export_graphviz(apel, out_file="student-performance.dot", label="all",
 impurity=False, proportion=True,
 ...,
 feature_names=list(pisang_train_att),
 class_names=["fail", "pass"], filled=True, rounded=True)
```

8. untuk mencari ketepatan data yang telah diolah

9. untuk menghitung akurasi ketepatan data

```
1 # show average score and +/- two standard deviations away
2 #(covering 95% of scores)
3 print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.
4 std() * 2))
5 #%%
```

```
In [54]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(apel, pisang_att, pisang_pass, cv=5)
...: print("Meaningful 95% of scores")
...: print((scores.mean() - 30.21) / (-30.21) * (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.58 (+/- 0.06)
```

Gambar 2.123 No 9

10. membuat variable baru dengan nilai tree di dalamnya dengan bentuk akurasi yang spesifik

```
1 scores = cross_val_score(apel, pisang_att, pisang_pass,
2 cv=5)
3 print("Max depth: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (
4 max_depth, scores.mean(), scores.std() * 2))
#%%

```

```
Max depth: 88, Accuracy: 0.61 (+/- 0.05)
Max depth: 89, Accuracy: 0.61 (+/- 0.06)
Max depth: 90, Accuracy: 0.60 (+/- 0.07)
Max depth: 91, Accuracy: 0.62 (+/- 0.07)
Max depth: 92, Accuracy: 0.61 (+/- 0.09)
Max depth: 93, Accuracy: 0.61 (+/- 0.05)
Max depth: 94, Accuracy: 0.60 (+/- 0.08)
Max depth: 95, Accuracy: 0.60 (+/- 0.05)
Max depth: 96, Accuracy: 0.61 (+/- 0.08)
Max depth: 97, Accuracy: 0.62 (+/- 0.06)
Max depth: 98, Accuracy: 0.61 (+/- 0.06)
Max depth: 99, Accuracy: 0.61 (+/- 0.06)
```

Gambar 2.124 No 10

11. menentukan rank batasannya yaitu 1 sampai 20 dari nilai tree tadi yang digunakan untuk menentukan nilai untuk grafik

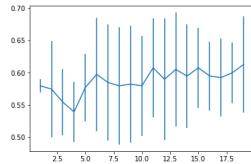
```
1 for max_depth in range(1, 20):
2 apel = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy",
3 max_depth=max_depth)
4 scores = cross_val_score(apel, pisang_att, pisang_pass,
5 cv=5)
6 depth_acc[i, 0] = max_depth
7 depth_acc[i, 1] = scores.mean()
8 depth_acc[i, 2] = scores.std() * 2
9 i += 1
10 print(depth_acc)
#%
```

```
[{1.00000000e+00 5.79746835e-01 1.01265823e-02]
[2.00000000e+00 5.74683544e-01 7.44148783e-02]
[3.00000000e+00 5.54430580e-01 5.16356466e-02]
[4.00000000e+00 5.39240506e-01 4.69559304e-02]
[5.00000000e+00 5.24050532e-01 4.22762942e-02]
[6.00000000e+00 5.07468354e-01 3.82814976e-02]
[7.00000000e+00 5.04810127e-01 3.97221747e-02]
[8.00000000e+00 5.07946835e-01 9.11392405e-02]
[9.00000000e+00 5.82278481e-01 9.05749954e-02]
[1.00000000e+01 5.79746835e-01 7.74534610e-02]
[1.10000000e+01 5.80574683e-01 7.64825621e-02]
[1.20000000e+01 5.80574683e-01 7.61825621e-02]
[1.30000000e+01 6.05063201e-01 8.82814976e-02]
[1.40000000e+01 5.04936709e-01 8.00576623e-02]
[1.50000000e+01 6.0750494937e-01 6.20123986e-02]
[1.60000000e+01 5.04936709e-01 5.31042455e-02]
[1.70000000e+01 5.92405636e-01 5.07594937e-02]
[1.80000000e+01 6.00000000e-01 4.69559304e-02]
[1.90000000e+01 6.12658228e-01 7.44148783e-02]]
```

**Gambar 2.125** No 11

12. mengimport matplotlib.pyplot yang akan digunakan untuk membuat grafik

```
1 ax.errorbar(depth_acc[:,0], depth_acc[:,1], yerr=depth_acc
 [:,2])
2 plt.show()
3 #%%
```

**Gambar 2.126** No 12

### 2.7.3 Penanganan Error

1. Screenshot

```
KeyError: "[('sex', 'school', 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob', 'reason', 'guardian', 'schoolsup', 'famsup', 'paid', 'activities', 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic') not in index"]
```

**Gambar 2.127** Screenshot Error

2. Kode dan Jenis Error Jenis error adalah Key Error

```
1 pisang = pd.get_dummies(pisang, columns=['sex', 'school', 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob', 'reason', 'guardian', 'schoolsup', 'famsup', 'paid', 'activities', 'nursery', 'higher', 'internet', 'romantic']) #
Mongkonversi kategori variabel menjadi variabel indikator
2 kuda.head()
```

3. Solusi Penanganan Error Mengganti kuda dengan pisang

## BAB 3

---

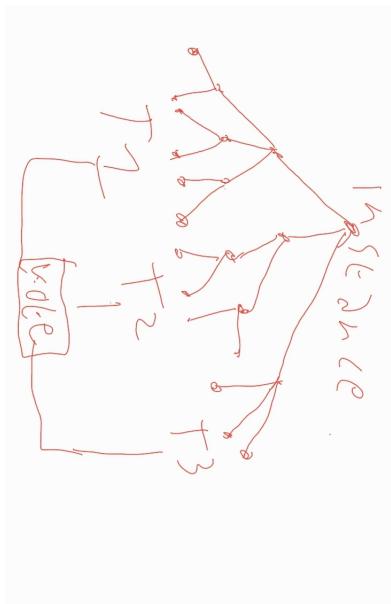
# CHAPTER 3

---

### 3.0.1 Soal Teori

1. Jelaskan apa itu random forest, sertakan gambar ilustrasi buatan sendiri.

Random Forest atau hutan acak yaitu kumpulan dari pohon keputusan yang difungsikan untuk membaca objek tertentu sesuai dengan yang telah di sepakati untuk di baca pada sistem yang menggunakan pengkondisian seperti Artificial Intelligence. Pohon-pohon keputusan tersebut akan memunculkan hasil yang akan disimpulkan oleh random forest. Pembagian jumlah data yang dimasukan kedalam decision tree pada random forest akan di bagi sama rata sesuai dengan ketentuan tertentu yang disepakati saat sebelum membuat sebuah sistem tersebut.



**Gambar 3.1** Contoh Confusion Matrix

2. Jelaskan cara membaca dataset khusus dan artikan makna setiap file dan isi field masing masing file. Yang harus dilakukan untuk membaca dataset adalah mendownload dataset yang sudah disediakan, lalu dibuka menggunakan IDE khusus dari python seperti Spyder untuk mengetahui isi dari dataset yang sudah didownload. Tergantung dari kebutuhan, file dapat berbentuk txt ataupun csv yang sudah sering digunakan karena bentuk datanya seperti tabel dan mudah untuk digunakan. Di dalam file akan mengandung class dari field atau kumpulan data hasil penilaian yang sudah dilakukan. Total datanya sendiri bisa sampai ribuan walaupun hanyalah kategori dan status seperti 0 dan 1.
3. Jelaskan apa itu Cross Validation. Cross Validation merupakan metode untuk mengevaluasi hasil dari sebuah penilaian yang telah digunakan dengan cara membagi dua bagian dari dataset menjadi data training dan data testing. Lalu data akan diolah sehingga muncul tingkat akurasi dari metode yang digunakan contoh pada metode random forest dataset nya dibagi menjadi dua menjadi data training dan data testing kemudian data tersebut diolah oleh mesin untuk melihat tingkat akurasinya maka akan muncul misalkan akurasi kebenaran sebesar 44 % begitu pula dengan menggunakan metode-metode yang lain seperti decision tree dan SVM.
4. Jelaskan apa arti score 44 % pada random forest, 27 % pada decision tree dan 29 % dari SVM. Maksud dari score 44 % tersebut yaitu nilai ketepatan atau kebenaran dari sebuah parameter, tingkat ketepatan

tersebut berpengaruh pada bagaimana mesin tersebut bisa menyatakan jenis burung tersebut dengan akurasi kebenaran 44 %. sedangkan pada metode decision tree yaitu 27 % yang berarti menunjukan bahwa tingkat akurasi ketepatan mesin jika mengerjakan sesuatu atau menyatakan keputusan dengan metode decision tree maka nilai kebenarannya bernilai 27 %. sedangkan dengan menggunakan metode SVM menunjukan hasil 29 % yang berarti nilai ketepatan atau kebenaran dalam memecahkan masalah menggunakan metode SVM ini sebesar 29 % . maka dari itu dapat di simpulkan bahwa dengan menggunakan metode random forest mesin dapat memecahkan masalah lebih akurat dibandingkan dengan menggunakan decision tree dan SVM.

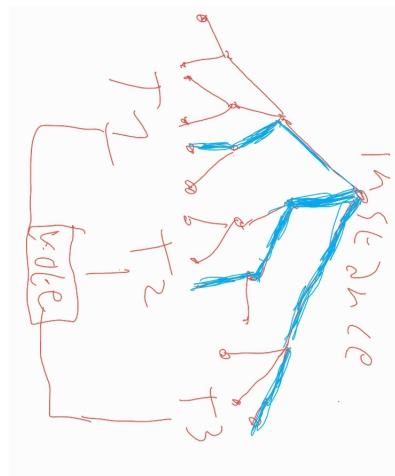
5. Jelaskan bagaimana cara membaca confusion matriks dan contohnya memakai gambar atau ilustrasi sendiri. Cara untuk membaca confusion matrix adalah dengan cara memasukan parameter nilai yang ada pada datasets. Contoh pada dataset terdapat class yang disandingkan dengan nama burung untuk di normalisasi maka akan menunjukan nilai matrix yang mendekati nilai benar dalam bentuk angka misalkan 0,5 0,2 dan seterusnya mendekati nilai satu. di karenakan susahnya membaca nilai angka maka sering di ubah menjadi bentuk grafik. Untuk nilai - nilai yang ada, adalah sebagai berikut :
  - True Positive : Data positif yang terdeteksi memiliki hasil benar
  - False Positive : Data Positif yang terdeteksi memiliki hasil salah
  - True Negative : Data negatif yang terdeteksi memiliki hasil benar
  - False Negative : Data negatif yang terdeteksi memiliki hasil salah

|        |                | C <sub>1</sub> | C <sub>2</sub> |
|--------|----------------|----------------|----------------|
|        |                | Predict        | Predict        |
| Actual | C <sub>1</sub> | TP             | FN             |
|        | C <sub>2</sub> | FP             | TN             |

**Gambar 3.2** Contoh Confusion Matrix

6. Jelaskan apa itu voting pada random forest disertai dengan ilustrasi gambar sendiri.

Voting merupakan data hasil dari decision tree yang terdapat pada random forest. Dimana hasil data tersebut di gunakan sebagai acuan untuk hasil dari random forest. sebagai contoh misalkan pada satu random forest terdapat enam decision tree untuk menentukan jenis pekerjaan orang, pada decision tree ke satu menyimpulkan bahwa pekerjaanya yaitu dosen , pada decision tree ke dua yaitu dosen kemudian pada decision tiga dosen , pada decision tree ke empat yaitu pekerja kantoran, pada decision tree ke lima yaitu pekerja kantoran dan pada decision tree ke enam yaitu dosen. maka pada random forest dapat menyimpulkan hasilnya yaitu dosen.



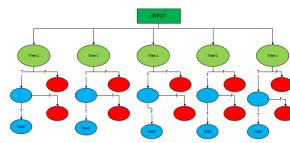
**Gambar 3.3** Contoh Random Forest yang sudah Divote

### 3.1 Faisal Najib Abdullah / 1174042

#### 3.1.1 Teori

1. Jelaskan apa itu random forest, sertakan gambar ilustrasi buatan sendiri.

Random Forest atau hutan acak yaitu kumpulan dari pohon-pohon keputusan yang digunakan untuk membaca objek tertentu yang telah di sepakati untuk di baca dalam AI. pohon-pohon keputusan tersebut akan memunculkan hasil-hasil yang akan disimpulkan oleh random forest. pembagian jumlah data yang dimasukan kedalam decision tree pada random forest akan di bagi sama rata sesuai codingan atau ketentuan tertentu yang di sepakati. misalkan data yang akan digunakan sebanyak 314 jika dalam satu decision tree di putuskan untuk memiliki 50 data maka pada satu random forest akan terdapat enam atau tujuh decision tree.



**Gambar 3.4** contoh binari calssification

2. Jelaskan cara membaca dataset khusus dan artikan makna setiap file dan isi field masing masing file. langkah pertama download terlebih dahulu dataset nya kemudian buka menggunakan spyder bawaan anaconda untuk mengetahui isi dari dataset tersebut. biasanya data tersebut berisi

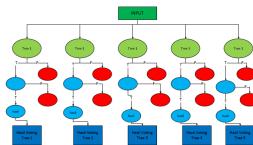
databerekstensi .txt yang di dalamnya terdapat class dari field atau data data yang ada data tersebut. contoh pada data burung ada field index dan angka, index biasanya berisi angka, angka angka tersebut memiliki makna yaitu pengganti nama atau jenis dari burung tersebut sedangkan pada field yang berisi nilai 0 dan 1 berarti menyatakan atau maknanya yaitu memberikan nilai ya dan tidak nilai tersebut di ubah menjadi angka nol dan satu karna data pada field tersebut harus berisi nilai boolean atau pilihan ya dan tidak di karenakan komputer susah membaca nilai dan tidak maka di ubahlah menjadi 0 dan 1 dengan 0 bernilai tidak dan 1 bernilai ya.

3. Jelaskan apa itu Cross Validation. Cross Validation merupakan cara untuk mengevaluasi hasil dari sebuah metode yang telah digunakan dengan cara membagi dua bagian dari dataset menjadi data training dan data testing kemudian data tersebut diolah hingga muncul tingkat akurasi dari metode yang digunakan contoh pada metode random forest dataset nya di bagi menjadi dua menjadi data training dan data testing kemudian data tersebut di olah oleh mesin untuk melihat tingkat akurasinya maka akan muncul misalkan akurasi kebenaran sebesar 44 % begitu pula dengan menggunakan metode-metode yang lain seperti decision tree dan SVM.
4. Jelaskan apa arti score 44 % pada random forest, 27 % pada decision tree dan 29 % dari SVM. maksud dari score 44 % tersebut yaitu nilai ketepatan atau kebenaran atau bisa disebut hasil dari random forest misalkan dengan metode random forest mesin membaca objek burung, mesin tersebut bisa menyatakan jenis burung tersebut dengan akurasi kebenaran 44 %. sedangkan pada metode decision tree yaitu 27 % yang berarti menunjukan bahwa tingkat akurasi ketepatan mesin jika mengerjakan sesuatu atau menyatakan keputusan dengan metode decision tree maka nilai kebenarannya bernilai 27 %. sedangkan dengan menggunakan metode SVM menunjukan hasil 29 % yang berarti nilai ketepatan atau kebenaran dalam memecahkan masalah menggunakan metode SVM ini sebesar 29 % . maka dari itu dapat di simpulkan bahwa dengan menggunakan metode random forest mesin dapat memecahkan masalah lebih akurat dibandingkan dengan menggunakan decision tree dan SVM.
5. Jelaskan bagaimana cara membaca confusion matriks dan contohnya memakai gambar atau ilustrasi sendiri. cara membaca confusio matrix dengan cara memasukan para meter nilai yang ada pada datasets contoh pada dataset terdapat class yang disandingkan dengan nama burung untuk di normalisasi maka akan menunjukan nilai matrix yang mendekati nilai benar dalam bentuk angka misalkan 0,5 0,2 dan seterusnya mendekati nilai satu. di karenakan susahnya membaca nilai angka maka sering di ubah menjadi bentuk grafik.
6. Jelaskan apa itu voting pada random forest disertai dengan ilustrasi gambar sendiri.

|          | Bueng 1 | Bueng 2 | Bueng 3 | Bueng 4 | Bueng 5 | Bueng 6 | Bueng 7 | Bueng 8 | Bueng 9 | Bueng 10 | Bueng 11 |
|----------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|----------|----------|
| Bueng 1  | 1       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0        | 0        |
| Bueng 2  | 0       | 1       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0        | 0        |
| Bueng 3  | 0       | 0       | 1       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0        | 0        |
| Bueng 4  | 0       | 0       | 0       | 1       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0        | 0        |
| Bueng 5  | 0       | 0       | 0       | 0       | 1       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0        | 0        |
| Bueng 6  | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 1       | 0       | 0       | 0       | 0        | 0        |
| Bueng 7  | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 1       | 0       | 0       | 0        | 0        |
| Bueng 8  | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 1       | 0       | 0        | 0        |
| Bueng 9  | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 1       | 0        | 0        |
| Bueng 10 | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 1        | 0        |
| Bueng 11 | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0       | 0        | 1        |

**Gambar 3.5** contoh binari calssification

Voting merupakan data hasil dari decision tree yang terdapat pada random forest. Dimana hasil data tersebut di gunakan sebagai acuan untuk hasil dari random forest. sebagai contoh misalkan pada satu random forest terdapat enam decision tree untuk menentukan jenis pekerjaan orang, pada decision tree ke satu menyimpulkan bahwa pekerjaanya yaitu dosen , pada decision tree ke dua yaitu dosen kemudian pada decision tiga dosen , pada decision tree ke empat yaitu pekerja kantoran, pada decision tree ke lima yaitu pekerja kantoran dan pada decision tree ke enam yaitu dosen. maka pada random forest dapat menyimpulkan hasilnya yaitu dosen.

**Gambar 3.6** contoh binari calssification

### 3.1.2 Praktikum

#### 1. pandas

pada baris ke satu yaitu perintah mengimport library padas pada python atau anaconda kemudian di inisialisasikan menjadi kue. selanjutnya pada baris ke 3 terdapat nama variabel yaitu nama\_kue\_tradisional = yang di dalamnya terdapat tiga nama field yakni Name Kue, harga satuan dan terbilang kemudian pada baris ke tujuh terdapat variabel baru bernama Data\_kue = kemudian didalamnya mendeskripsikan kue berdasarkan tipe DataFrame yang berisi variabel nama\_kue\_tradisional selanjutnya data tersebut di cetak pada console dengan perintah (Data\_kue).

```

1 import pandas as kue
2 nama_kue = { 'Nama Kue' : ['Cuhcur' , 'Putri Noong' , 'Bugis' , 'Papais' , 'Ali-Ali'] ,
3 'Harga Satuan' : [2000 , 5000 , 1500 , 2500 , 1000] , 'Terbilang' : [
4 'Dua Ribu Rupiah' , 'Lima Ribu Rupiah' ,
5 'Seribu Lima Ratus Rupiah' , 'Dua Ribu Limaratus Rupiah' , 'Seribu Rupiah'] }
6 Data_kue = kue.DataFrame(nama_kue)
7 print(Data_kue)

```

|   | Nama Kue    | Harga Satuan | Terbilang                 |
|---|-------------|--------------|---------------------------|
| 0 | Cucur       | 2000         | Dua Ribu Rupiah           |
| 1 | Putri Noong | 5000         | Lima Ribu Rupiah          |
| 2 | Bugis       | 1500         | Seribu Lima Ratus Rupiah  |
| 3 | Papais      | 2500         | Dua Ribu Limaratus Rupiah |
| 4 | Ali-Ali     | 1000         | Seribu Rupiah             |

Process finished with exit code 0

Gambar 3.7 hasil

## 2. numpy

Arti tiap baris codingan pada aplikasi sederhana numpy adalah sebagai berikut : pada baris ke satu yaitu mengimport numpy yang di inisialisasi menjadi np kemudian pada baris ke tiga dibut variabel lala yang berisi numpy bertipekan arange 6 yang berarti berisi nilai array dari 0 sampai 5 kemudian pada baris ke empat di cetak hasilnya dengan memasukan perintah print (lala) selanjutnya yaitu membuat nilai array tiga dimensi pada baris ke tujuh dengan cara membuat variabel botak yang berisi rank nilainya kemudian dimensinya yaitu 4 3 3 kemudian variabel tersebut di print. selanjutnya pada baris ke 12 dibuat variabel nilai\_array\_1 dengan isian nilai array 1 2 3 4 kemudian pada baris ke 13 di buat variabe nilai\_array\_2 dengan nilai array 20 30 40 dan 50 selanjutnya pada baris ke 14 dibut nilai variabel Nilai\_array\_3 dengan rank 4 yang berarti berisi nilai dari 0 sampai 3 setelah itu di buat variabel hasil dimana isinya yaitu penjumlahan nilai\_array\_1+Nilai\_array\_3+Nilai\_array\_3 setelah itu nilai\_array\_1 , Nilai\_array\_3, dan Hasil di prin untuk melihat nilai dari array tersebut.

```

1 import numpy as np
2
3 lala = np.arange(6)
4 print(lala)
5
6 #array 3dimensi
7 lalae = np.arange(36).reshape(4,3,3)
8 print(lalae)
9
10 #penjumlahan array
11 nilai_array_1 = np.array([1,2,3,4])
12 nilai_array_2 = np.array([20,30,40,50])
13 nilai_array_3 = np.arange(4)
14 Hasil = nilai_array_1+nilai_array_3=nilai_array_3
15 print(nilai_array_1)
16 print(nilai_array_3)
17 print(Hasil)

```

## 3. matplotlib

Arti tiap baris aplikasi sederhana matplotlib pada baris ke satu yaitu memasukan library matplotlib.pyplot yang di definisikan menjadi plt ke-

```

Run: 2,2 <
[0 1 2 3 4 5]
[[[0 1 2]
 [3 4 5]
 [6 7 8]]]

[[[9 10 11]
 [12 13 14]
 [15 16 17]]]

[[[18 19 20]
 [21 22 23]
 [24 25 26]]]

[[[27 28 29]
 [30 31 32]
 [33 34 35]]]
[1 2 3 4]
[0 1 2 3]
[1 4 7 10]

Process finished with exit code 0

```

Gambar 3.8 hasil

mudian membuat variabel kelas\_ti3 pada baris ke tiga yang berisi label setelah itu di buat variabel jumlah\_mhs3 pada baris ke empat yang berisi nilai dari setiap label tersebut. begitu juga pada baris ke emam dan ke tujuh kemudian pada baris ke sembilan matplotlib mendefinisikan gambar dengan ukurannya dan pada baris ke 10 di dekralasikan subplot setelah itu pada baris ke 11 matplotlib mendefinisikan jenis grafik yang digunakan dan dimasukan variabel kelas dan jumlah\_mhs. begitujuga oada baris ke 13 14 dan 15 setelah itu di buat title pada baris ke 17 dan matplotlib di show untuk mendapatkan hasil dari grafiknya.

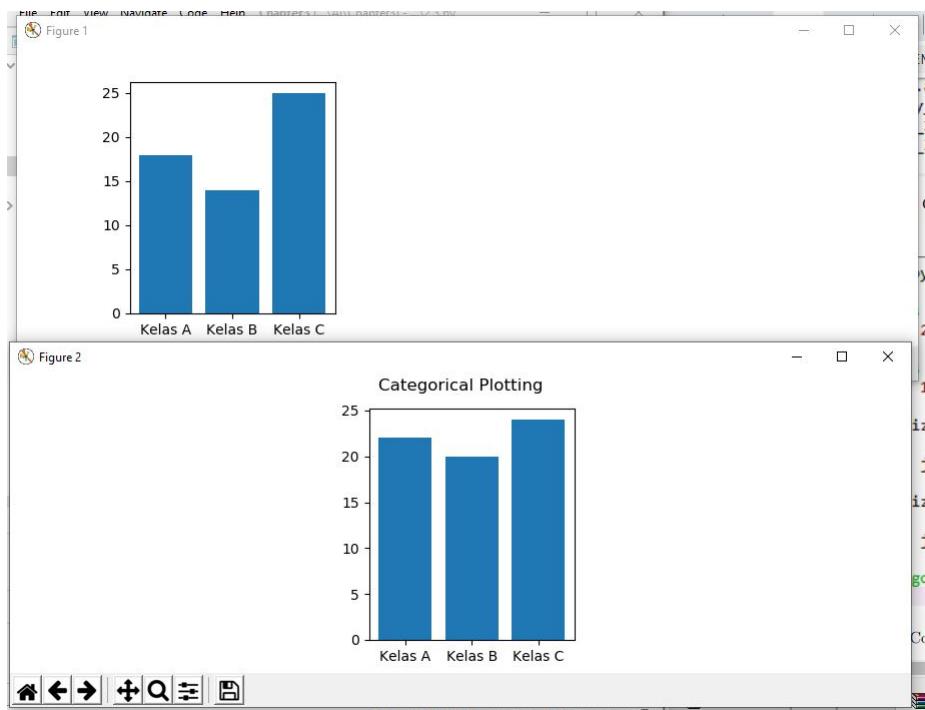
```

1 import matplotlib.pyplot as plt
2
3 kelas_ti3 = ['Kelas A', 'Kelas B', 'Kelas C']
4 jumlah_mhs3 = [18, 14, 25]
5
6 kelas_ti2 = ['Kelas A', 'Kelas B', 'Kelas C']
7 jumlah_mhs2 = [22, 20, 24]
8
9 plt.figure(1, figsize=(9,3))
10 plt.subplot(131)
11 plt.bar(kelas_ti3, jumlah_mhs3)
12 plt.figure(2, figsize=(9,3))
13 plt.subplot(132)
14 plt.bar(kelas_ti2, jumlah_mhs2)
15 plt.suptitle('Categorical Plotting')
16 plt.show()

```

#### 4. Random Forest

Arti tiap baris hasil codingan random forest pada baris pertama random forest di import dari sklearn dengan ketentuan yaitu maksimal isi dari de-



Gambar 3.9 hasil

cision tree berisi 50 data dengan keadaan random dan dengan estimators 100 data ini berada dalam variabel clf kemudian setelah itu variabel clf di running berdasarkan data training dan data label yang telah di definisikan jumlahnya. kemudian variabel clf di running berdasarkan data training paling atas untuk memunculkan hasil data training lima paling atas. setelah itu data tersebut di di running scorenya untuk melihat tingkat akurasi yang dia kerjakan maka tingkat akurasi yang dihasilkan berada pada kisaran 0,437 atau kisaran 43 %.

```

1 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
2 clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=0,
3 n_estimators=100)
4 clf.fit(df_train_att, df_train_label)
5 print(clf.predict(df_train_att.head()))
6 clf.score(df_test_att, df_test_label)

```

## 5. Confusion Matrix

arti codingan pada hasil tiap codingan confusion matrix pada baris pertama codingan tersebut mendeskripsikan atau mengimport confusion matrix dari sklearn kemudian dibuat variabel pred\_labels dengan di isikan clf prdic df\_test\_att setelah itu membuat variabel cm yang isinya terdapat

```

Terminal: Local +
>>>
>>> from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
>>> clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=0, n_estimators=100)
>>> clf.fit(df_train_att, df_train_label)
RandomForestClassifier(bootstrap=True, ccp_alpha=0.0, class_weight=None,
 criterion='gini', max_depth=None, max_features=50,
 max_leaf_nodes=None, max_samples=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)
>>> print(clf.predict(df_train_att.head()))
[[0 0 0 ... 0 0 1]
 [0 0 0 ... 0 0 1]
 [0 0 0 ... 0 0 1]
 [0 0 0 ... 0 1 0]
 [0 0 0 ... 0 0 0]]
>>> clf.score(df_test_att, df_test_label)
0.009503695881731784
>>> []

```

**Gambar 3.10** hasil

data yang di buat confusion matrix berdasarkan data test setelah variabel cm akan di running yang mana akan menghasilkan gambar berupa matrix matrix tersebut berisi nilai nilai kebenaran yang mendekati nilai benar atau mutlak nilai benar.

```

1 from sklearn.metrics import confusion_matrix
2 pred_labels = clf.predict(df_test_att)
3 cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
4 cm

```

```

>>> from sklearn.metrics import confusion_matrix
>>> pred_labels = clf.predict(df_test_att)
>>> cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
Traceback (most recent call last):
 File "<stdin>", line 1, in <module>
 File "C:\Users\najib\AppData\Local\Programs\Python\Python37\lib\site-packages\sklearn\metrics_classification.py", line 270, in confusion_matrix
 raise ValueError("%s is not supported" % y_type)
ValueError: multilabel-indicator is not supported
>>> cm
Traceback (most recent call last):
 File "<stdin>", line 1, in <module>
NameError: name 'cm' is not defined

```

**Gambar 3.11** hasil

## 6. SVM dan Decision Tree

Arti dari setiap baris hasil codingan decision tree dan SVM pada tree masukan terlebih dahulu library tree setelah itu buat variabel clftree yang berisi decision tree setelah itu masukan nilai data training dan label yang telah di deklarasikan tadi setelah itu running variabel tersebut untuk mendapatkan score 0,266 kisaran 26 sampai 27 % akurasinya kemudian pada svm juga hampir sama masukan terlebih dahulu librarynya

setelah itu buat variabel clfsvm yang berarti berisi nilai data training dan data label dan pendeklarasian svm itu sendiri setelah itu di running untuk mendapatkan nilai akurasinya atau score sebesar 0,283 atau dalam kisaran 23 %.

```

1 from sklearn import tree
2 clftree = tree.DecisionTreeClassifier()
3 clftree.fit(df_train_att, df_train_label)
4 clftree.score(df_test_att, df_test_label)
5
6 from sklearn import svm
7 clfsvm = svm.SVC()
8 clfsvm.fit(df_train_att, df_train_label)
9 clfsvm.score(df_test_att, df_test_label)
```

```

>>> from sklearn import tree
>>> clftrree = tree.DecisionTreeClassifier()
>>> clftrree.fit(df_train_att, df_train_label)
DecisionTreeClassifier(ccp_alpha=0.0, class_weight=None, criterion='gini',
 max_depth=None, max_features=None, 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, presort='deprecated',
 random_state=None, splitter='best')
>>> clftrree.score(df_test_att, df_test_label)
0.0008044333214158026
>>> █
```

**Gambar 3.12** hasil

## 7. Cross Validation

arti dari setiap baris hasil cross validation pada gambar?? tersebut diperlihatkan codingan error dikarenakan data training terlalu besar maka untuk mengatasinya dapat dilihat pada sub bab penanganan error

```

1 from sklearn.model_selection import cross_val_score
2 scores = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label,
 cv=5)
3 print("Accuracy: %.2f (+/- %.2f)" % (scores.mean(), scores.
 std() * 2))
```

```

>>> from sklearn.model_selection import cross_val_score
>>> scores = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label, cv=5)
>>> print("Accuracy: %.2f (+/- %.2f)" % (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.00 (+/- 0.00)
>>> █
```

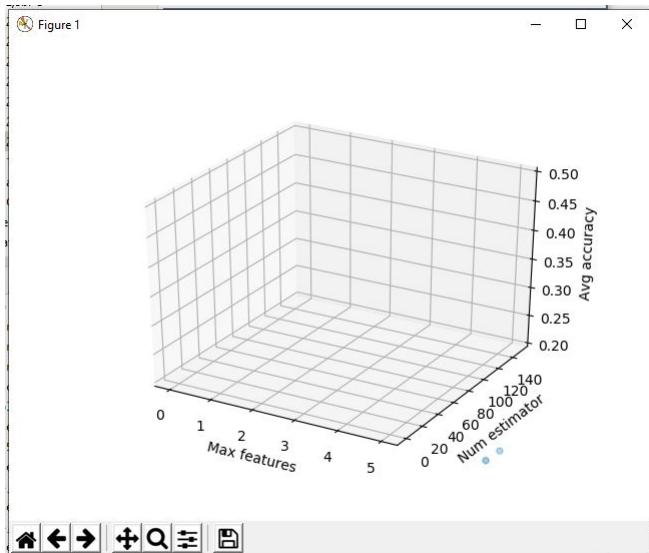
**Gambar 3.13** hasil

8. program pengamatan arti dari hasil program pengamatan. perogram pengamatan ini menggunakan library matplotlib supaya hasil dari presentase hasil random forest, svm dan decision tree dapat di bandingkan dengan membuat variabel X Y Z kemudian memberikan label untuk setiap dimensinya untuk lebih jelas dapat dilihat gambar ?? yang menunjukan hasil perbandingan presentase dari tiga metode tersebut.

```

1 import matplotlib.pyplot as plt
2 from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
3 from matplotlib import cm
4 fig = plt.figure()
5 fig.clf()
6 ax = fig.gca(projection='3d')
7 x = rf_params[:,0]
8 y = rf_params[:,1]
9 z = rf_params[:,2]
10 ax.scatter(x, y, z)
11 ax.set_zlim(0.2, 0.5)
12 ax.set_xlabel('Max features')
13 ax.set_ylabel('Num estimator')
14 ax.set_zlabel('Avg accuracy')
15 plt.show()

```



Gambar 3.14 hasil

### 3.1.3 Penanganan Error / cokro

Screenshot error

- Untuk gambar screenshot error

Code Errornya

- kode error pada screenshot ke satu yaitu dikarenakan `clfsvm.fit(df_train_att, df_train_label)` dikarenakan data trainingnya terlalu besar sehingga komputernya error.

```
In [48]: scoressvm = cross_val_score(clfsvm, df_train_att, df_train_label, cv=5)
...: print("Accuracy: %.2f (+/- %.2f)" % (scoressvm.mean(), scoressvm.std() * 2))
Traceback (most recent call last):

File "<ipython-input-48-d7a7153ce4e9>", line 1, in <module>
 scoressvm = cross_val_score(clfsvm, df_train_att, df_train_label, cv=5)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\model_selection_validation.py", line 402, in cross_val_score
 error_score=error_score)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\model_selection_validation.py", line 240, in cross_validate
 for train, test in cv.split(X, y, groups))

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\externals\joblib\parallel.py", line 917, in __call__
 if self.dispatch_one_batch(iterator):

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\externals\joblib\parallel.py", line 759, in dispatch_one_batch
 self._dispatch(tasks)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\externals\joblib\parallel.py", line 716, in _dispatch
 job = self._backend.apply_async(batch, callback=cb)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\externals\joblib\parallel_backends.py", line 182, in apply_async
 result = ImmediateResult(func)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\externals\joblib\parallel_backends.py", line 549, in __init__
 self.results = batch()

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\externals\joblib\parallel.py", line 225, in __call__
 for func, args, kwargs in self.items]

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\externals\joblib\parallel.py", line 225, in <listcomp>
```

Gambar 3.15 hasil

- untuk kode error pada screen shoot ke 2 sampai ke 4 dikarenakan pada kode berikut scores = cross\_val\_score(clf, df\_train\_att, df\_train\_label, cv=5) scorestree = cross\_val\_score(clftree, df\_train\_att, df\_train\_label, cv=5) dan scoressvm = cross\_val\_score(clfsvm, df\_train\_att, df\_train\_label, cv=5) hal ini di karenakan data trainingterlalu besar sehingga berdampak pada komputer sehingga library dari python tidak mampu mengolah data dan hasilnya menjadi error.

#### Solusi Untuk mengatasi Error

- solusinya untuk yang ke satu yaitu dengan cara merestart spyder atau mematikannya kemudian nyalakan kembali setelah itu jalankan code yang error tersebut di CMD cika dalam python CMD jalam maka bisa di running. setelah itu buka kembali spyder dan jalankan codingan dari awal hingga pada bagian SVM tunggu sebenar sampai muncul nilai akurasinya.
- solusi untuk mengatasi error tersebut yaitu dengan cara merubah bobot data pada data training.

```
df = imgatt2.join(imglabels)
df = df.sample(frac=1)
df_att = df.iloc[:, :312]
df_label = df.iloc[:, :312]
df_train_att = df_att[:600]
df_train_label = df_label[:600]
df_test_att = df_att[600:]
df_test_label = df_label[600:]
```

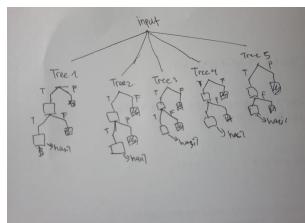
Gambar 3.16 hasil

## 3.2 1174040 - Hagan Rowlenstino A. S

### 3.2.1 Teori

- Jelaskan apa itu random forest, sertakan gambar ilustrasi buatan sendiri.

Random forest adalah sebuah algoritma yang biasanya dipakai untuk mengklasifikasikan suatu data yang berjumlah besar. Dimana pengklasifikasianya itu menggunakan pohon atau tree yang digabungkan serta melewati training terlebih dahulu pada data sample nya. Akurasinya pun akan menjadi lebih baik apabila lebih banyak tree nya. Penentuan dari pengklasifikasianya sendiri diambil dari hasil voting yang terbentuk dan pemenangnya adalah tree atau pohon yang mempunyai voting terbanyak.



**Gambar 3.17** Random Forest

- Jelaskan cara membaca dataset khusus dan artikan makna setiap file dan isi field masing masing file

Download terlebih dulu data yang akan dibaca, lalu buka aplikasi spyder dan jalankan kode nya. data yang terdapat pada file tersebut adalah data folder ATTRIBUTE, IMAGES, PARTS yang memiliki kegunaannya sendiri yang dimana pada penggunaannya data yang dipakai adalah data image\_attribute\_label pada folder attribute, data image\_class\_labels dan data classes. file image\_attribute\_label berguna sebagai data awal yang digunakan untuk membaca data attribute yang terdapat pada masing - masing gambar burung yang ada. sedangkan file image\_class\_label berguna sebagai data yang akan membuat kolom baru pada dataset yang fungsinya adalah untuk memasukan hasil dari semua data yang dimiliki oleh imgatt2. dan file classes berguna sebagai dataset yang akan dipanggil oleh fungsi code untuk menampilkan nama dari data burung yang dimiliki. file image\_attribute\_label berisi tentang data attribute yang ada pada data gambar file burung yang dimiliki difolder image pada CUB-200-2011 file image\_class\_label berisi tentang data yang dimiliki oleh attribute dari image\_attribute\_label dimana data yang bernilai atau memiliki nilai disusun hingga menghasilkan data yang mudah dipahami. file classes berisi tentang data yang berguna untuk menampilkan data nama dari setiap data jenis burung yang dimiliki.

3. Jelaskan apa itu Cross Validation.

Cross Validation adalah teknik untuk memvalidasi sebuah model untuk menilai pengeneralisasian dari kumpulan data independen hasil statistik analis. Biasanya teknik ini digunakan untuk memprediksi dan memperkirakan keakuratan sebuah model pada saat di eksekusi.

4. Jelaskan apa arti score 44 % pada random forest, 27 % pada decision tree dan 29 % dari SVM.

arti score 27% pada decision tree adalah presentasi hasil dari perhitungan dataset acak, dan 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. Jadi 44% untuk random forest, 27% untuk pohon keputusan, dan 29% untuk SVM. Itu merupakan persentase keakuratan prediksi yang dilakukan pada saat testing menggunakan label pada dataset yang digunakan. Score mendefinisikan aturan evaluasi model.

5. Jelaskan bagaimana cara membaca confusion matriks dan contohnya memakai gambar atau ilustrasi sendiri.

Confusion matrix menggunakan rumus perhitungan dengan 4 keluaran, yang pertama adalah :

|        |          | Prediksi → |          |
|--------|----------|------------|----------|
|        |          | Negatif    | Positive |
| Faktal | Mengalih | a          | b        |
|        | Pompa    | c          | d        |

Gambar 3.18 Confusion Matrix

- Recall

$$d/(c + d) \quad (3.1)$$

- Precision

$$d/(b + d) \quad (3.2)$$

- Accuracy

$$(a + c)/(a + b + c + d) \quad (3.3)$$

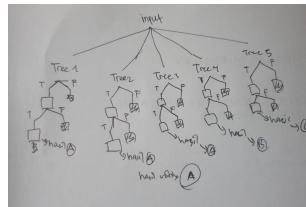
- Error Rate

$$(b + c)/(a + b + c + d) \quad (3.4)$$

6. Jelaskan apa itu voting pada random forest disertai dengan ilustrasi gambar sendiri.

Voting itu adalah hasil dari sebuah desicion tree, yang nanti akhirnya akan menjadi hasil dari random forest. sebagai contoh ada 5 desicion tree. Desicion tree pertama menyimpulkan A, yang ke dua juga A, dan ketiga

pun A, tetapi ke 4 B dan ke 5 C. maka random forest akan menyimpulkan hasilnya adalah A.



**Gambar 3.19**      Vote

### 3.2.2 Praktek

- Pandas Pada baris pertama kita mengimport library pandas dan menamainya sebagai pan , lalu memasukkan data kedalam variable data. setelah itu membuat dataframe dengan data yang telah di masukkan tadi, lalu membuat variable bernama cari untuk melihat semua data dari attribute Nama lalu print variable tersebut untuk melihat hasilnya pada console

```
import pandas as pan
data = {'Nama': ['Budi', 'Rina', 'Adi'], 'Umur':[12,13,11]}
pan.DataFrame(data)
cari = data['Nama']
print(cari)
```

**Gambar 3.20**      Pandas

```
In [6]: runfile('C:/Users/User/.spyder-py3/temp.py', wdir='C:/Users/User/.spyder-py3')
['Budi', 'Rina', 'Adi']
```

**Gambar 3.21**      hasil Pandas

- numpy Baris pertama adalah untuk mengimport library numpy dan menamainya sebagai num, lalu membuat sebuah variable bernama mat dan menggunakan fungsi arrange untuk membuat angka berurutan dari 1 sampai 25, mengapa ditulis satu sampai 26 karena urutan dimulai dari 0, lalu menggunakan reshape untuk mengubahnya menjadi matrix. dan terakhir print variable mat untuk menampilkan nya pada console

```

import numpy as num
mat = num.arange(1,26).reshape(5,5)
print(mat)
```

**Gambar 3.22**      Numpy

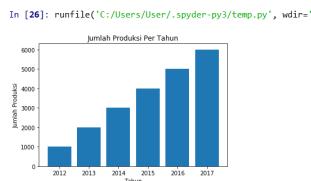
```
In [20]: runfile('C:/Users/l
[[1 2 3 4 5]
 [6 7 8 9 10]
[11 12 13 14 15]
[16 17 18 19 20]
[21 22 23 24 25]]
```

**Gambar 3.23** Hasil Numpy

3. matplotlib Pertama import pyplot dari library matplotlib dan menamainya sebagai plt, lalu memasukkan data yang diinginkan kedalam variable x dan y . lalu menggunakan fungsi bar untuk membuat grafik bar yang isi datanya adalah x, dan y, lalu memberikan label pada sumbu x dan y dan memberikan judul pada grafik tersebut, dan menggunakan show() untuk menampilkan grafik

```
from matplotlib import pyplot as plt
x = [2012,2013,2014,2015,2016,2017]
y = [1000,2000,3000,4000,5000,6000]
plt.bar(x,y)
plt.xlabel('Tahun')
plt.ylabel('Jumlah Produksi')
plt.title('Jumlah Produksi Per Tahun')
plt.show()
```

**Gambar 3.24** Matplotlib



**Gambar 3.25** Hasil Matplotlib

4. Random Forest

Dari sklearn.ensamble mengimport RandomForestClassifier dan memberikan ketentuan dimana maksimal datanya adalah 50 dengan keadaan random serta estimatornya 100 dan dimasukkan kedalam variable clf lalu itu variabel clf di running berdasarkan data training dan data label yang telah di definisikan jumlahnya. kemudian variabel clf di running berdasarkan data training paling atas untuk memunculkan hasil data training lima paling atas. setelah itu data tersebut di di running scorenya untuk melihat tingkat akurasi yang dia kerjakan maka tingkat akurasi yang dihasilkan berada pada kisaran 0,448 atau 44%.

```
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=0, n_estimators=100)
clf.fit(df_train_att, df_train_label)
print(clf.predict(df_train_att.head()))
clf.score(df_test_att, df_test_label)
```

**Gambar 3.26** Random Forest

```
In [112]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
...: clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=0,
...: n_estimators=100)
...: clf.fit(df_train_att, df_train_label)
...: print(clf.predict(df_train_att.head()))
...: clf.score(df_test_att, df_test_label)
[20 66 56 39 116]
Out[112]: 0.448257655750158
```

**Gambar 3.27** Hasil Random Forest

5. Confussion Matrix dari sklearn.metrics mengimport confusion matrix kemudian dibuat variabel pred labels dengan di isikan clf prdic df test att setelah itu membuat variabel cm yang isinya terdapat data yang di buat confusion matrix berdasarkan data test setelah variabel cm akan di running yang mana akan menghasilkan gambar berupa matrix matrix tersebut berisi nilai nilai kebenaran yang mendekati nilai benar atau mutlak nilai benar.

```
from sklearn.metrics import confusion_matrix
pred_labels = clf.predict(df_test_att)
cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
```

**Gambar 3.28** Confusion Matrix

```
In [113]: from sklearn.metrics import confusion_matrix
...: pred_labels = clf.predict(df_test_att)
...: cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
...: cm
Out[113]:
array([[7, 0, 0, ..., 0, 0, 0],
 [1, 12, 0, ..., 0, 1, 0],
 [1, 1, 7, ..., 0, 0, 0],
 ...,
 [0, 0, 1, ..., 4, 0, 0],
 [0, 0, 0, ..., 0, 11, 0],
 [0, 0, 0, ..., 0, 0, 16]], dtype=int64)
```

**Gambar 3.29** Hasil Coonfusion Matrix

6. Decision Tree dan SVM masukan terlebih dahulu library tree setelah itu buat variabel clftree yang berisi decision tree setelah itu masukan nilai data training dan label yang telah di deklarasikan tadi setelah itu running variabel tersebut untuk mendapatkan score 0,266 kisaran 26 sampai 27% akurasinya

```
from sklearn import tree
clftree = tree.DecisionTreeClassifier()
clftree.fit(df_train_att, df_train_label)
clftree.score(df_test_att, df_test_label)
```

**Gambar 3.30** Desicion Tree

```
In [114]: from sklearn import tree
...: clftree = tree.DecisionTreeClassifier()
...: clftree.fit(df_train_att, df_train_label)
...: clftree.score(df_test_att, df_test_label)
Out[114]: 0.26689545934530096
```

**Gambar 3.31** Hasil Desicion Tree

Import terlebih dahulu library svm nya setelah itu buat variabel clfsvm yang berarti berisi nilai data training dan data label dan pendeklarasian svm itu sendiri setelah itu di running untuk mendapatkan nilai akurasinya atau score sebesar 0,283 atau dalam kisaran 23%.

```
from sklearn import svm
clfsvm = svm.SVC()
clfsvm.fit(df_train_att, df_train_label)
clfsvm.score(df_test_att, df_test_label)
```

**Gambar 3.32** SVM

```
In [115]: from sklearn import svm
...: clfsvm = svm.SVC()
...: clfsvm.fit(df_train_att, df_train_label)
...: clfsvm.score(df_test_att, df_test_label)
Out[115]: 0.4799366420274551
```

**Gambar 3.33** Hasil SVM

- Cross Validation mengimport cross\_val\_score dari sklearn.model\_selection , lalu memasukkan variable variable yang akan di ukur keakuratan dari model yang digunakan lalu menampilkan nya di console, disini digunakan variable clf yaitu random forest.

```
:from sklearn.model_selection import cross_val_score
scores = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label, cv = 5)
print("Accuracy: {} (+/- {})".format(scores.mean(), scores.std() * 2))
```

**Gambar 3.34** Cross Val Rand Forest

```
In [132]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(clf, df_train_att, df_train_label, cv = 5)
...: print("Accuracy: {} (+/- {})".format(scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 0.45 (+/- 0.03)
```

**Gambar 3.35** Hasil Cross Validaiton Random Forest

Disini memasukkan variable variable yang akan di ukur keakuratan dari model yang digunakan lalu menampilkan nya di console, disini digunakan variable clftree yaitu desicion Tree.

```
scoretree = cross_val_score(clftree, df_train_att, df_train_label, cv = 5)
print("Accuracy: {} (+/- {})".format(scoretree.mean(), scoretree.std() * 2))
```

**Gambar 3.36** Cross Vadation Desicion Tree

```
In [137]: scoresvm = cross_val_score(clfsvm, df_train_att, df_train_label, cv = 5)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scoresvm.mean(), scoresvm.std() * 2))
Accuracy: 0.26 (+/- 0.02)
```

**Gambar 3.37** Hasil Cross Vadation Desicion Tree

Disini memasukkan variable variable yang akan di ukur keakuratan dari model yang digunakan lalu menampilkan nya di console, disini digunakan variable clfsvm yaitu svm.

```
scoresvm = cross_val_score(clfsvm, df_train_att, df_train_label, cv = 5)
print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scoresvm.mean(), scoresvm.std() * 2))
```

**Gambar 3.38** Cross Vadation SVM

```
In [134]: scoresvm = cross_val_score(classif, df_train_att, df_train_label, cv = 5)
...: print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scoresvm.mean(), scoresvm.std() * 2))
Accuracy: 0.47 (+/- 0.03)
```

**Gambar 3.39** Hasil Cross Vadation SVM

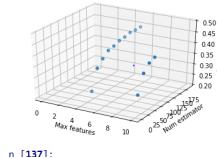
8. Program Pengamatan dan Hasil Pengamatan. perogram pengamatan ini menggunakan library matplotlib supaya hasil dari presentase hasil random forest, svm dan decision tree dapat di bandingkan dengan membuat variabel X Y Z kemudian memberikan label untuk setiap dimensinya untuk lebih jelas dapat dilihat gambar yang menunjukan hasil perbandingan presentase dari tiga metode tersebut.

```
max_estimators_opts = {'n_estimators': 10}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 50}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 100}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 150}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 200}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 250}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 300}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 350}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 400}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 450}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 500}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 550}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 600}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 650}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 700}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 750}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 800}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 850}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 900}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 950}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1000}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1050}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1100}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1150}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1200}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1250}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1300}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1350}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1400}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1450}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1500}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1550}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1600}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1650}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1700}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1750}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1800}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1850}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1900}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 1950}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2000}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2050}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2100}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2150}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2200}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2250}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2300}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2350}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2400}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2450}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2500}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2550}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2600}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2650}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2700}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2750}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2800}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2850}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2900}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 2950}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3000}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3050}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3100}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3150}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3200}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3250}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3300}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3350}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3400}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3450}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3500}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3550}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3600}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3650}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3700}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3750}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3800}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3850}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3900}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 3950}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4000}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4050}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4100}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4150}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4200}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4250}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4300}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4350}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4400}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4450}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4500}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4550}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4600}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4650}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4700}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4750}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4800}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4850}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4900}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 4950}
n_estimators_opts = {'n_estimators': 5000}
```

**Gambar 3.40** Program Pengamatan

```
...: for max_features in max_features_opts:
...: for n_estimators in n_estimators_opts:
...: if n_estimators > 1000:
...: print("No. Estimators: %d, Max Features: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (n_estimators, max_features, rf_params[1][0], rf_params[1][1]))
...: else:
...: scores = cross_val_score(classif, df_train_att, df_train_label, cv = 5)
...: rf_params[1][0] = n_estimators
...: rf_params[1][1] = scores.mean()
...: rf_params[1][2] = scores.std()
...: rf_params[1][3] = 1 + n_estimators
...: i += 1
...: print("No. Estimators: %d, Max Features: %d, Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (n_estimators, max_features, rf_params[1][0], rf_params[1][1]))
```

**Gambar 3.41** Hasil Program Pengamatan

**Gambar 3.42** Grafik Program Pengamatan

### 3.2.3 Penanganan Error

#### 3.2.3.1 Skrinshoot error

##### 1. Error 1

```
FileNotFoundError: File b'D:\Semester6\AI\Chapter3\UB_200_2011\07\Attributes\
\image_attribute_labels.txt' does not exist.
```

**Gambar 3.43** Error 1

##### 2. Error 2

```
File "c:\python-input-106-e6d717638a8a", line 1, in <module>
 image_labels = pd.read_csv('D:/Semester6/AI/Chapter3/UB_200_2011/
image_class_labels.txt', sep=' ', header=None, names=['imgId','label'])
NameError: name 'None' is not defined
```

**Gambar 3.44** Error 2

##### 3. Error 3

```
In [147]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=0,
n_estimators=10)
...: clf.fit(df_train_attr, df_train_label)
...: pred_labels = clf.predict(df_test_attr)
...: clf.score(df_test_attr, df_test_label)
...: (clf.score(df_test_attr, df_test_label))
...: ---
ValueError: Input y has incorrect number of dimensions (1), expected 2.
File "c:\python-input-150-cb3ee086142", line 3, in <module>
 cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
```

**Gambar 3.45** Error 3

##### 4. Error 4

```
File "c:\python-input-150-cb3ee086142", line 3, in <module>
 cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)

NameError: name 'confusion_matrix' is not defined
```

**Gambar 3.46** Error 4

#### 3.2.3.2 Kode Error dan Tipe Error

##### 1. Error 1 type FileNotFoundError

```
input = pd.read_csv("D:\Semester6\AI\Chapter3\UB_200_2011\attributeImage_attributes_labels.txt", sep=",", header=None)
input.head()
```

**Gambar 3.47** Kode Error 1

2. Error 2 type NameError

```
imglabels = pd.read_csv("D:\Semester6\AI\Chapter3\UB_200_2011\image_attributes_labels.txt", sep=",", header=None, na
imglabels = imglabels.set_index('imgID')
```

**Gambar 3.48** Kode Error 2

3. Error 3 type DataConversionWarning

```
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
clf = RandomForestClassifier(max_features=50, random_state=0, n_estimators=100)
clf.fit(df_train_att, df_train_label)
pred_labels = clf.predict(df_test_att)
clf.score(df_test_att, df_test_label)
```

**Gambar 3.49** Kode Error 3

4. Error 4 type NameError

```
from sklearn.metrics import confusion_matrix
pred_labels = clf.predict(df_test_att)
cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)
```

**Gambar 3.50** Kode Error 4

### 3.2.3.3 Solusi

1. Mengganti back slash menjadi slash biasa

```
D:\Semester6\AI\Chapter3\UB_200_2011\attributeImage_attributes_labels.txt
```

**Gambar 3.51** Fix Error 1

2. Mengubah huruf depan katan none menjadi huruf besar

**Gambar 3.52** Fix Error 2

3. Menambahkan label kedalam variable

```

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']

```

**Gambar 3.53** Fix Error 3

- Mengilangkan 1 huruf s

```

cm = confusion_matrix(df_test_label, pred_labels)

```

**Gambar 3.54** Fix Error 4

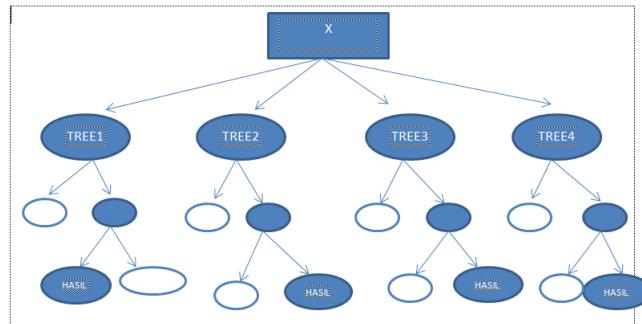
### 3.3 1174050 Dika Sukma Pradana

#### 3.3.1 Teori

- Jelaskan apa itu random forest, sertakan gambar ilustrasi buatan sendiri.

Random Forest adalah konstruk data yang diterapkan pada machine learning yang mengembangkan sejumlah besar pohon keputusan acak yang menganalisis sekumpulan variabel. Jenis algoritma ini membantu meningkatkan cara teknologi menganalisis data yang kompleks. Juga merupakan algoritma machine learning yang fleksibel, mudah digunakan, bahkan tanpa penyetelan hyper-parameter, dengan hasil yang baik. Ini juga merupakan salah satu algoritma yang paling banyak digunakan, karena kesederhanaan dan faktanya dapat digunakan untuk tugas klasifikasi dan regresi.

Dibawah ini merupakan salah satu ilustrasi penggunaan Random Forest.

**Gambar 3.55** Random Forest

- Jelaskan cara membaca dataset khusus dan artikan makna setiap file dan isi field masing masing file. Dataset adalah kumpulan data. Paling umum

satu data set sesuai dengan isi tabel database tunggal, atau matriks data statistik tunggal, di mana setiap kolom tabel mewakili variabel tertentu, dan setiap baris sesuai dengan anggota tertentu dari dataset yang diperlukan.

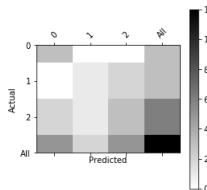
- Gunakan librari Pandas pada python untuk dapat membaca dataset dengan format text file.
  - Setelah itu, buat variabel baru "dataset" yang berisikan perintah untuk membaca file csv.
  - Memanggil Librari Panda untuk membaca dataset
  - Membuat variabel "Dataset" yang berisikan pdreadcsv untuk membaca dataset. Pada contoh ini menggunakan txt tapi tetap bisa membaca datasetnya, mengapa? Karena pada saat dijalankan librari panda secara otomatis akan mengubah data dalam bentuk text file ke format csv.
3. Jelaskan apa itu Cross Validation. Cross Validation adalah prosedur resampling yang digunakan untuk mengevaluasi model machine learning pada sampel data yang terbatas. Prosedur ini memiliki parameter tunggal yang disebut k yang mengacu pada jumlah grup tempat sampel data yang akan dibagi. Karena itu, prosedur ini sering disebut k-fold cross-validation. Proses penentuan apakah hasil numerik yang mengukur hubungan yang dihipotesiskan antar variabel, dapat diterima sebagai deskripsi data, dikenal sebagai Validationi. Umumnya, estimasi kesalahan untuk model dibuat setelah training, lebih dikenal sebagai evaluasi residu. Dalam proses ini, estimasi numerik dari perbedaan respons yang diprediksi dan yang asli dilakukan, juga disebut kesalahan training. Namun, ini hanya memberi kita gambaran tentang seberapa baik model kita pada data yang digunakan untuk melatihnya. Sekarang mungkin bahwa model tersebut kurang cocok atau overfitting data. Jadi, masalah dengan teknik evaluasi ini adalah bahwa itu tidak memberikan indikasi seberapa baik pelajar akan menggeneralisasi ke set data independen / tidak terlihat. Model ini dikenal sebagai Cross Validation.
  4. Jelaskan apa arti score 44 % pada random forest, 27 % pada decision tree dan 29 % dari SVM. Itu merupakan presentase keakurasi prediksi yang dilakukan pada saat testing menggunakan label pada dataset yang digunakan. Score merupakan mendefinisikan aturan evaluasi model. Maka pada saat dijalankan akan muncul persentase tersebut yang menunjukkan keakurasi atau keberhasilan dari prediksi yang dilakukan. Jika menggunakan Random Forest maka hasilnya 40%, jika menggunakan Decission Tree hasil prediksinya yaitu 27% dan pada SVM 29% .
  5. Jelaskan bagaimana cara membaca confusion matriks dan contohnya memakai gambar atau ilustrasi sendiri. Perhitungan Confusion Matriks dapat di-

lakukan sebagai berikut. Disini saya menggunakan data yang dibuat sendiri untuk menampilkan data aktual dan prediksi.

- Import librari Pandas, Matplotlib, dan Numpy.
- Buat variabel y actu yang berisikan data aktual.
- Buat variabel y pred berisikan data yang akan dijadikan sebagai prediksi.
- Buat variabel df confusion yang berisikan crosstab untuk membangun tabel tabulasi silang yang dapat menunjukkan frekuensi kemunculan kelompok data tertentu.
- Pada variabel df confusion definisikan lagi nama baris yaitu Actual dan kolomnya Predicted
- Kemudian definisikan suatu fungsi yang diberi nama plot confusion matrix yang berisikan pendefinisian confusion matrix dan juga akan di plotting.

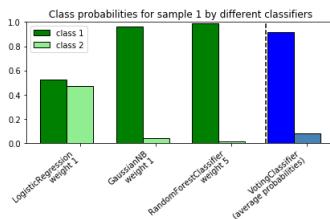
```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Mon Mar 16 20:29:09 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 import numpy as np
9 import matplotlib.pyplot as plt
10 import pandas as pd
11 y_actu = pd.Series([2, 0, 2, 2, 0, 1, 1, 2, 2, 0, 1, 2],
12 name='Actual')
13 y_pred = pd.Series([0, 0, 2, 1, 0, 2, 1, 0, 2, 0, 2, 2],
14 name='Predicted')
15 df_confusion = pd.crosstab(y_actu, y_pred)
16 df_confusion = pd.crosstab(y_actu, y_pred, rownames=['Actual'],
17 colnames=['Predicted'], margins=True)
18 def plot_confusion_matrix(df_confusion, title='Confusion
19 matrix', cmap=plt.cm.gray_r):
20 plt.matshow(df_confusion, cmap=cmap) # imshow
21 #plt.title(title)
22 plt.colorbar()
23 tick_marks = np.arange(len(df_confusion.columns))
24 plt.xticks(tick_marks, df_confusion.columns, rotation
25 =45)
26 plt.yticks(tick_marks, df_confusion.index)
27 #plt.tight_layout()
28 plt.ylabel(df_confusion.index.name)
29 plt.xlabel(df_confusion.columns.name)
30 plot_confusion_matrix(df_confusion)
31 plt.show()
```

6. Jelaskan apa itu voting pada random forest disertai dengan ilustrasi gambar sendiri.

**Gambar 3.56** Confusion Matriks

Voting yaitu suara untuk setiap target yang diprediksi pada saat melakukan Random Forest. Pertimbangkan target prediksi dengan voting tertinggi sebagai prediksi akhir dari algoritma random forest.

- Untuk menggunakan Voting pada Random Forest dapat dilihat code berikut. Disini saya mengilustrasikan voting untuk berbagai macam algoritma terutama Random Forest.

**Gambar 3.57** Voting

### 3.3.2 Praktikum

#### 1. pandas

pada baris ke satu yaitu perintah mengimport library padas pada python atau anaconda kemudian di inisialisasikan menjadi karakter. selanjutnya ada sebuah array yang berisi a b c d. selanjutnya penggunaan array tipe series dan yang terakhir perintah print untuk menampilkan data pada karakter.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Mon Mar 16 21:00:21 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 import pandas as pd
9 data = np.array(['a', 'b', 'c', 'd'])

```

```

10 karakter = pd.Series(data)
11 print(karakter)

```

```

0 a
1 b
2 c
3 d
dtype: object

```

**Gambar 3.58** hasil

## 2. numpy

Arti tiap baris codingan pada aplikasi sederhana numpy adalah sebagai berikut : pada baris ke satu yaitu mengimport numpy yang di inisialisasi menjadi np kemudian pada baris selanjutnya berisikan arange yang berarti membuat data yang berisi 12 dan ada reshape yang berfungsi merubah bentuk dari satu baris menjadi 2 baris data. Lalu yang terakhir ada perintah untuk print yaitu menampilkan data dari dika.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Mon Mar 16 21:08:52 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 import numpy as np
9 dika=np.arange(12).reshape(2,6)
10 print(dika)

```

```

In [11]: runfile('D:/SE
[[0 1 2 3 4 5]
 [6 7 8 9 10 11]]

```

**Gambar 3.59** hasil

## 3. matplotlib

Arti tiap baris aplikasi sederhana matplotlib pada baris ke satu yaitu memasukan library matplotlib.pyplot yang di definisikan menjadi plt kemudian plt.plot untuk menentukan grafik yang akan dibuat. lalu membuat variabel y dengan nama some number yang terakhir untuk menampilkan data pada sebuah grafik.

```

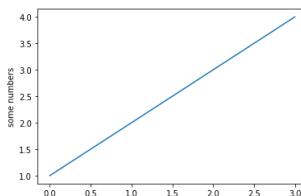
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Mon Mar 16 21:18:45 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 import matplotlib.pyplot as plt
9 plt.plot([1, 2, 3, 4])

```

```

10 plt.ylabel('some numbers')
11 plt.show()

```



**Gambar 3.60** hasil

#### 4. Random Forest

Arti tiap baris hasil codingan random forest pada baris pertama random forest di import dari sklearn dengan ketentuan yaitu Nilai default untuk parameter yang mengontrol ukuran pohon (mis. Max\_depth, min\_samples\_leaf, dll.) Mengarah ke pohon yang tumbuh besar dan tidak di-unsumed yang berpotensi sangat besar pada beberapa set data. Untuk mengurangi konsumsi memori, kompleksitas dan ukuran pohon harus dikontrol dengan menetapkan nilai parameter tersebut.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Mon Mar 16 21:32:01 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
9 from sklearn.datasets import make_classification
10 X, y = make_classification(n_samples=1000, n_features=4,
11 n_informative=2, n_redundant
12 =0,
13 random_state=0, shuffle=False)
14 clf = RandomForestClassifier(max_depth=2, random_state=0)
15 clf.fit(X, y)
16 print(clf.feature_importances_)
17 print(clf.predict([[0, 0, 0, 0]]))

```

#### 5. Confusion Matrix

arti codingan pada hasil tiap codingan confusion matrix pada baris pertama codingan tersebut mendeskripsikan atau mengimport confusion matrix dari sklearn kemudian dibuat variabel y\_true untuk nilai target ground truth (benar). y\_pred untuk Taksiran target seperti yang dikembalikan oleh classifier. lalu menampilkan kedua variabel.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """

```

```
In [27]: X, y = make_classification(n_samples=1000, n_features=4,
...: n_informative=2, n_redundant=0,
...: random_state=0, shuffle=False)
...: clf = RandomForestClassifier(max_depth=2, random_state=0)
...: clf.fit(X, y)

Out[27]:
RandomForestClassifier(bootstrap=True, ccp_alpha=0.0, class_weight=None,
 criterion='gini', max_depth=2, max_features='auto',
 max_leaf_nodes=None, max_samples=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)

In [28]: print(clf.feature_importances_)
[0.14205973 0.76664038 0.0282433 0.06305659]

In [29]: print(clf.predict([[0, 0, 0, 0]]))
[1]
```

**Gambar 3.61** hasil

```
3 Created on Mon Mar 16 21:42:41 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 from sklearn.metrics import confusion_matrix
9 y_true = [2, 0, 2, 2, 0, 1]
10 y_pred = [0, 0, 2, 2, 0, 2]
11 confusion_matrix(y_true, y_pred)
```

```
In [35]: from sklearn.metrics import confusion_matrix
...: y_true = [2, 0, 2, 2, 0, 1]
...: y_pred = [0, 0, 2, 2, 0, 2]
...: confusion_matrix(y_true, y_pred)
Out[35]:
array([[2, 0, 0],
 [0, 0, 1],
 [1, 0, 2]], dtype=int64)
```

**Gambar 3.62** hasil

## 6. SVM dan Decision Tree

Seperi pengklasifikasi lainnya, DecisionTreeClassifier mengambil input dua array: array X, jarang atau padat, dengan ukuran n\_samples, n\_features memegang sampel pelatihan, dan array Y dari nilai integer, ukuran n\_samples, Atau, probabilitas setiap kelas dapat diprediksi. Seperti pengklasifikasi lainnya, SVC, NuSVC dan LinearSVC mengambil input dua array: array X ukuran n\_samples, n\_features memegang sampel pelatihan, dan array y label kelas (string atau bilangan bulat), ukuran n\_samples:

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Mon Mar 16 21:54:16 2020
4
5 @author: User
6 """
7 from sklearn import tree
```

```

8 X = [[0 , 0] , [1 , 1]]
9 Y = [0 , 1]
10 clf = tree.DecisionTreeClassifier()
11 clf = clf.fit(X, Y)
12 clf.predict([[2. , 2.]])
13
14 from sklearn import svm
15 X = [[0 , 0] , [1 , 1]]
16 y = [0 , 1]
17 clf = svm.SVC()
18 clf.fit(X, y)
19 clf.predict([[2. , 2.]])

```

```

In [40]: from sklearn import svm
...: X = [[0, 0], [1, 1]]
...: y = [0, 1]
...: clf = svm.SVC()
...: clf.fit(X, y)
...: clf.predict([[2., 2.]])
Out[40]: array([1])

In [41]: from sklearn import tree
...: X = [[0, 0], [1, 1]]
...: Y = [0, 1]
...: clf = tree.DecisionTreeClassifier()
...: clf = clf.fit(X, Y)
...: clf.predict([[2., 2.]])
Out[41]: array([1])

```

**Gambar 3.63** hasil

## 7. Cross Validation

digunakan untuk memeriksa akurasi dari ketepatan hasil pengolahan data tersebut maka akan didapat nilai rata-rata 60 persen dari hasil pengolahan data tersebut untuk lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar pada codingan tersebut pada baris ke satu melakukan import library dari sklern kemudian pada baris selanjutnya mengisi nilai skor dengan nilai pada variabel lontong setelah hal tersebut dilakukan kemudian data tersebut di eksekusi. berikut merupakan hasil dari code tersebut dapat dilihat pada gambar.

```

1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 """
3 Created on Mon Mar 16 22:05:46 2020
4
5 @author: User
6 """
7
8 from sklearn.model_selection import cross_val_score
9 scores = cross_val_score(lontong, pecel_att, pecel_pass, cv
10 =5)
show average score and +/- two standard deviations away
11 #(covering 95% of scores)
12 print("Accuracy: %0.2f (+/- %0.2f)" % (scores.mean(), scores.
std() * 2))

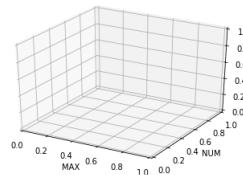
```

```
In [61]: runfile('D:/SEMESTER 6/wert/9.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert')
Accuracy: 0.59 (+/- 0.05)
```

**Gambar 3.64** hasil

8. program pengamatan arti dari hasil program pengamatan. perogram pengamatan dapat mengamati dari 3 aspek diatas yaitu svm, random, dan decision tree. Yang memiliki variabel X Y Z dan di tampilkan dalam bentuk grafik.

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
3 from matplotlib import cm
4 fig = plt.figure()
5 fig.clf()
6 ax = fig.gca(projection='3d')
7 plt.xlabel('MAX')
8 plt.ylabel('NUM')
9 plt.zlabel('AVG')
10 ax.scatter(x, y, z)
11 ax.set_zlim(0.2, 0.5)
12 ax.set_xlabel('Max features')
13 ax.set_ylabel('Num estimator')
14 ax.set_zlabel('Avg accuracy')
15 plt.show()
```

**Gambar 3.65** hasil

### 3.3.3 Penanganan Error

Screenshot error

- Untuk gambar screenshot error

Code Errornya

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot([1, 2, 3, 4])
plt.ylabel(some numbers)
plt.show()
```

```

File "<ipython-input-60-d14a3944647a>", line 1, in <module>
 runfile('D:/SEMESTER 6/wert/1/5.py', wdir='D:/SEMESTER 6/wert/1')

File "C:\Users\User\Anaconda3\lib\site-packages\spyder_kernels\customize
\spydercustomize.py", line 827, in runfile
 execfile(filename, namespace)

File "C:\Users\User\Anaconda3\lib\site-packages\spyder_kernels\customize
\spydercustomize.py", line 110, in execfile
 exec(compile(f.read(), filename, 'exec'), namespace)

File "D:/SEMESTER 6/wert/1/5.py", line 10
 plt.ylabel(some numbers)
 ^
SyntaxError: invalid syntax

```

**Gambar 3.66** hasil

pada kode ylabel memiliki nama atau isi some numbers tetapi pada tipe data tertentu harus di awali dan diakhiri dengan tanda petik 2 atau 1. Pada kodingnya hanya kurang tanda petik 1.

### 3.4 1174057 Alit Fajar Kurniawan

#### 3.4.1 Teori

1. Jelaskan apa itu random forest, sertakan gambar ilustrasi buatan sendiri.

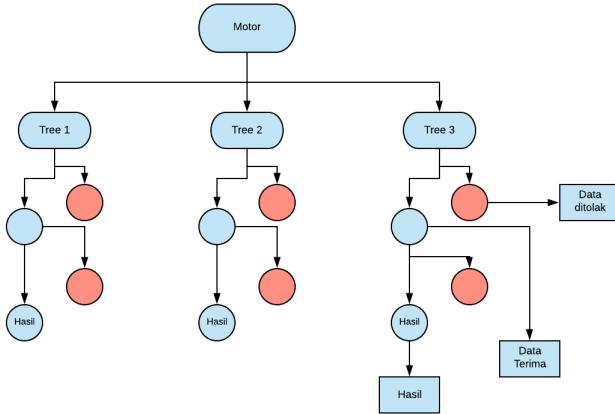
Random Forest merupakan algoritma yang digunakan terhadap klasifikasi data dalam jumlah yang besar. Klasifikasi pada random forest dilakukan dengan penggabungan dicision tree dengan melakuakn training terhadap sempel data yang dimiliki. Semakin banyak dicision tree maka data yang di dapat akan semakin akurat. Dibawah ini merupakan salah satu ilustrasi penggunaan Random Forest..

2. Jelaskan cara membaca dataset khusus dan artikan makna setiap file dan isi field masing masing file

Pertama download dataset terlebih dahulu lalu buka dengan menggunakan software spyder guna melihat isi dari dataset tersebut. Data tersebut memiliki extensi file bernama .txt dan didalamnya terdapat class dari field. Misalnya saja pada data jenis burung memiliki file index dan angka, dimana index berisi angka yang memiliki makna berupa jenis burung atau bahkan nama burung sedangkan field memiliki isi nilai berupa 0 dan 1 yang dimana sifatnya boolean atau Ya dan Tidak. Hal ini dikarenakan komputer hanya dapat membaca bilangan biner maka dari itu field yang di isikan berupa angka. Artinya angka 0 berarti tidak dan angka 1 berarti Ya.

3. Jelaskan apa itu Cross Validation

Cross Validation merupakan sebuah teknik validasi model yang digunakan untuk menilai bagaimana hasil analisis statistik akan digeneralisasi



**Gambar 3.67** Random Forest

ke kumpulan data independen. Cross validation digunakan dengan tujuan prediksi, dan bila kita ingin memperkirakan seberapa akurat model model prediksi yang dilakukan dalam sebuah praktek. Tujuan dari cross validation yaitu untuk mendefinisikan dataset guna menguji dalam fase pelatihan untuk membatasi masalah seperti overfitting dan underfitting serta mendapatkan wawasan tentang bagaimana model akan digeneralisasikan ke set data independen.

4. Jelaskan apa arti score 44 % pada random forest, 27 % pada decision tree dan 29 % dari SVM

Dimana Score 44 % diperoleh dari hasil pengelahan dataset jenis burung. Dimana akan dilakukan proses pembagian data testing dan data training lalu diproses dan menghasilkan score sebanyak 44 % dimana menjelaskan bahwa score tersebut digunakan sebagai pembanding dalam tingkat keakuratannya. Pada decision tree akan memperoleh data lebih kecil yaitu sebanyak 27 % hal ini dikarenakan data yang diolah menggunakan decision tree dibagi menjadi beberapa tree dan lalu disimpulkan untuk mendapatkan data yang akurat. Pada SVM akan memperoleh score sebanyak 29 % hal ini dikarenakan data yang dimiliki masih bernilai netral sehingga tingkat keakuratannya masih belum jelas.

5. Jelaskan bagaimana cara membaca confusion matriks dan contohnya memakai gambar atau ilustrasi sendiri. Untuk membaca confusion matriks dapat menggunakan source code sebagai berikut,

```
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()
```

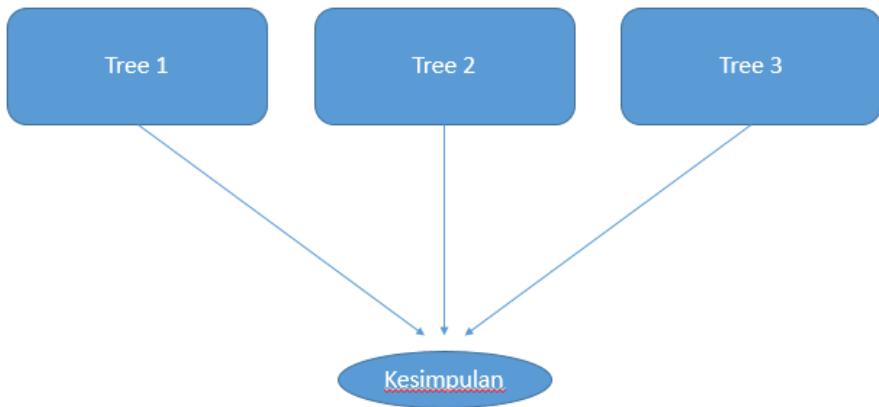
Dimana numpy akan mengurus semua data yang berhubungan dengan matrix. Pada source code tersebut digunakan dalam melakukan read pada dataset burung dengan menggunakan metode confusion matrix. Dalam confusion matrix memiliki 4 istilah yaitu True Positive yang merupakan data posotif yang terditeksi benar, True Negatif yang merupakan data negatif akan tetapi terditeksi benar, False Positif merupakan data negatif namun terditeksi sebagai data positif, False Negatif merupakan data posotif namun terditeksi sebagai data negatif. Adapun contoh hasil read dataset menggunakan confusion matrix dapat dilihat pada figure 3.68

|            |       | True Values          |                                 |
|------------|-------|----------------------|---------------------------------|
|            |       | True                 | False                           |
| Prediction | True  | TP<br>Correct result | FP<br>Unexpected result         |
|            | False | FN<br>Missing result | TN<br>Correct absence of result |

**Gambar 3.68** Confusion Matrix.

6. Jelaskan apa itu voting pada random forest disertai dengan ilustrasi gambar sendiri.

Voting merupakan proses pemilihan dari tree yang dimana akan dimunculkan hasilnya dan disimpulkan menjadi informasi yang pasti. Untuk kebih jelasnya saya akan memberikan sebuah contoh bagaimana voting bekerja.



**Gambar 3.69** Voting.

Dimana ditunjukkan pada figure ?? terdapat 3 tree. Dalam tree tersebut akan dilakukan proses voting. Saya akan memberikan contoh kasus, dimana akan diadakan voting untuk menentukan sebuah mobil. Dalam tree akan diberikan sejumlah data misalnya saja data tersebut berupa gambar, yang dimana data tersebut akan dipilih dengan cara voting. Hasil voting akhir dari setiap tree menunjukkan mobil jazz, yang berarti kesimpulan dari data yang telah diberikan menyatakan gambar tersebut adalah mobil jazz. Bagaimana apabila terjadi perbedaan data misalnya saja pada tree 1 dan 2 menyatakan mobil jazz sedangkan pada tree 3 menyatakan mobil yaris, maka kesimpulan yang di ambil adalah mobil jazz dikarenakan hasil voting terbanyak adalah mobil jazz.

### 3.4.2 Praktikum

#### 1. pandas

pada baris ke satu yaitu perintah mengimport library padas pada python atau anaconda kemudian di inisialisasikan menjadi karakter. selanjutnya ada sebuah array yang berisi nama cewek. selanjutnya penggunaan array tipe series dan yang terakhir perintah print untuk menampilkan data pada karakter **3.70**.

```
1 import pandas as alit
2 cewek = {"List Nama Cewek Alit" : ['Triya' , 'Mirla' , 'Alit' , '
 Merita']}
3 af = alit.DataFrame(cewek)
4 print('Alit sayang ' + af)
```

```
In [9]: runfile('D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapt
wdir='D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3')
 Nama Cewek
0 Alit sayang Triya
1 Alit sayang Mirla
2 Alit sayang Alit
3 Alit sayang Merita
```

**Gambar 3.70** hasil

#### 2. numpy

Source Code baris pertama menjelaskan akan melakukan import pada library numpy dan di rename dengan alit. Selanjutnya kita akan membuat matrix dengan numpy dengan menggunakan fungsi eye. baris kedua selanjutnya kita akan memanggil matrix identitas 10x10. Fungsi eye disini berguna untuk memanggil matrix identitas dengan jumlah colom dan baris sesuai yang ditentukan. Disini saya telah menentukan 10 colom

dan baris maka dari itu hasilnya akan memunculkan matrix identitas 10x10, untuk lebih jelasnya dapat dilihat pada figure 3.71

```

1 import numpy as alit
2 matrix_one = alit.eye(10)
3 matrix_one
4 print (matrix_one)
```

```
In [11]: runfile('D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3/2.py',
wdir='D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3')
[[1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
[0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
[0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
[0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0.]
[0. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0.]
[0. 0. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 0.]
[0. 0. 0. 0. 0. 0. 1. 0. 0.]
[0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 1. 0.]
[0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 1.]
[0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 1.]]
```

**Gambar 3.71** hasil

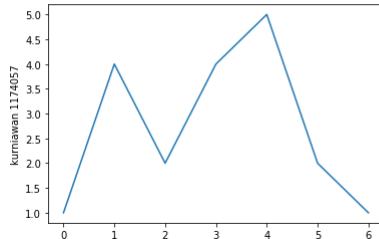
### 3. matplotlib

Arti tiap baris aplikasi sederhana matplotlib item Pada baris pertama akan melakukan import library Matplotlib dan di rename menjadi fajar. Pada baris kedua kita akan memberikan nilai plot atau grafik pada library fajar. Pada baris ketiga kita akan memberikan nama atau label pada grafik tersebut. Pada baris terakhir kita akan melakukan show sehingga grafik dapat kita lihat. Jalankan source code diatas dengan spyder sehingga hasilnya akan nampak seperti pada figure 3.72

```

1 import matplotlib.pyplot as fajar
2 fajar.plot([1,4,2,4,5,2,1])
3 fajar.ylabel('kurniawan 1174057')
4 fajar.show()
```

```
In [12]: runfile('D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3/3.py',
wdir='D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3')
```



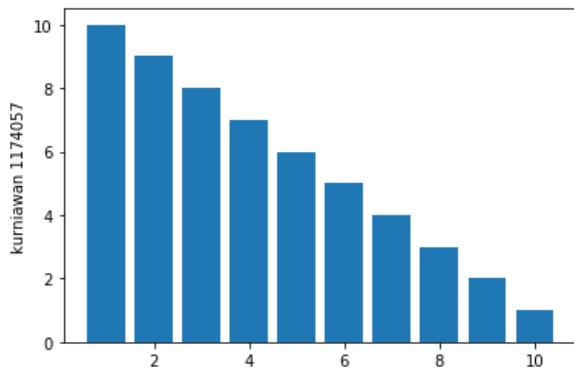
**Gambar 3.72** hasil

Selanjutnya perhatikan source code berikut ini,

```
1 import matplotlib.pyplot as alit
2 a = [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10]
3 f = [10, 9, 8, 7, 6, 5, 4, 3, 2, 1]
4 alit.bar(a,f)
5 alit.ylabel('kurniawan 1174057')
6 alit.show()
```

Pada baris pertama akan melakukan import library Matplotlib dan di rename menjadi alit. Pada baris kedua dan ketiga kita akan menentukan nilai pada variabel a dan f. Pada baris keempat kita akan membuat diagram batang dengan fungsi bar. Pada baris kelima kita akan memberikan nama atau label pada diagram batang tersebut. Pada baris terakhir kita akan melakukan show sehingga kita dapat melihat hasilnya. Jalankan source code tersebut di dalam spyder maka hasilnya akan nampak seperti pada figure 3.73

```
In [18]: runfile('D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3/4.py', wdir='D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3')
```



**Gambar 3.73** Aplikasi Sederhana Dengan Matplotlib Diagram Batang

## 4. Random Forest

Arti tiap baris hasil codingan random forest pada baris pertama random forest di import dari sklearn dengan ketentuan yaitu Nilai default untuk parameter yang mengontrol ukuran pohon (mis. `Max_depth`, `min_samples_leaf`, dll.) Mengarah ke pohon yang tumbuh besar dan tidak di-unsuned yang berpotensi sangat besar pada beberapa set data. Untuk mengurangi konsumsi memori, kompleksitas dan ukuran pohon harus dikontrol dengan menetapkan nilai parameter tersebut. hasil pada gambar 3.74 .

```
1 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
2 from sklearn.datasets import make_classification
3 X, y = make_classification(n_samples=1000, n_features=4,
4 n_informative=2, n_redundant
=0
```

```

5 random_state=0, shuffle=False)
6 clf = RandomForestClassifier(max_depth=2, random_state=0)
7 clf.fit(X, y)
8 print(clf.feature_importances_)
9 print(clf.predict([[0, 0, 0, 0]]))

```

```

In [19]: runfile('D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3/5.py',
 wdir='D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3')
[0.17287856 0.88668794 0.01884792 0.00218648]
[1]
C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\ensemble\forest.py:245:
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)

```

**Gambar 3.74** hasil

## 5. Confusion Matrix

arti codingan pada hasil tiap codingan confusion matrix pada baris pertama codingan tersebut mendeskripsikan atau mengimport confusion matrix dari sklearn kemudian dibuat variabel y\_true untuk nilai target ground truth (benar). y\_pred untuk Taksiran target seperti yang dikembalikan oleh classifier. lalu menampilkan kedua variabel. hasil pada gambar 3.75

```

1 from sklearn.metrics import confusion_matrix
2 y_true = [2, 0, 2, 2, 0, 1]
3 y_pred = [0, 0, 2, 2, 0, 2]
4 confusion_matrix(y_true, y_pred)

```

```

In [26]: from sklearn.metrics import confusion_matrix
...: y_true = [2, 0, 2, 2, 0, 1]
...: y_pred = [0, 0, 2, 2, 0, 2]
...: confusion_matrix(y_true, y_pred)
Out[26]:
array([[2, 0, 0],
 [0, 0, 1],
 [1, 0, 2]], dtype=int64)

```

**Gambar 3.75** hasil

## 6. SVM dan Decision Tree

Seperti pengklasifikasi lainnya, DecisionTreeClassifier mengambil input dua array: array X, jarang atau padat, dengan ukuran n\_samples, n\_features memegang sampel pelatihan, dan array Y dari nilai integer, ukuran n\_samples, Atau, probabilitas setiap kelas dapat diprediksi. Seperti pengklasifikasi lainnya, SVC, NuSVC dan LinearSVC mengambil input dua array: array X ukuran n\_samples, n\_features memegang sampel pelatihan, dan array y label kelas (string atau bilangan bulat), ukuran n\_samples:. hasil pada gambar 3.76 .

```

1 from sklearn import tree
2 X = [[0, 0], [1, 1]]
3 Y = [0, 1]

```

```

4 clf = tree.DecisionTreeClassifier()
5 clf = clf.fit(X, Y)
6 clf.predict([[2., 2.]])
7
8 from sklearn import svm
9 X = [[0, 0], [1, 1]]
10 y = [0, 1]
11 clf = svm.SVC()
12 clf.fit(X, y)
13 clf.predict([[2., 2.]])

```

In [39]: `from sklearn import tree`  
`....: X = [[0, 0], [1, 1]]`  
`....: y = [0, 1]`  
`....: clf = tree.DecisionTreeClassifier()`  
`....: clf = clf.fit(X, Y)`  
`....: clf.predict([[2., 2.]])`

Out[39]: `array([1])`

In [40]: `from sklearn import svm`  
`....: X = [[0, 0], [1, 1]]`  
`....: y = [0, 1]`  
`....: clf = svm.SVC()`  
`....: clf.fit(X, y)`  
`....: clf.predict([[2., 2.]])`

C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\svm\base.py:193: FutureWarning: default value of gamma will change from 'auto' to 'scale' in version 0. better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' warning.  
`"avoid this warning.", FutureWarning)`

Out[40]: `array([1])`

Gambar 3.76 hasil

## 7. Cross Validation

digunakan untuk memeriksa akurasi dari ketepatan hasil pengolahan data tersebut maka akan didapat nilai rata-rata 60 persen dari hasil pengolahan data tersebut untuk lebih jelasnya dapat di lihat pada gambar pada codingan tersebut pada baris ke satu melakukan import library dari sklern kemudian pada baris selanjutnya mengisi nilai skor dengan nilai pada variabel lontong setelah hal tersebut dilakukan kemudian data tersebut di eksekusi. berikut merupakan hasil dari code tersebut dapat dilihat pada gambar 3.77 .

```

1 from sklearn.model_selection import cross_val_score
2 scores = cross_val_score(bdg, dago_att, dago_pass, cv=5)
3 print("Accuracy: %.2f (+/- %.2f)" % (scores.mean(), scores.
 std() * 2))

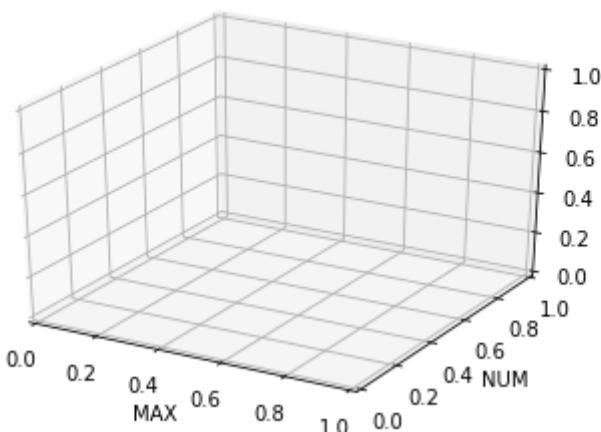
```

In [61]: runfile('D:/SEMESTER 3/ML/ML PRACTICE.ipynb', wdir='D:/SEMESTER 3/ML')  
Accuracy: 0.59 (+/- 0.05)

Gambar 3.77 hasil

8. program pengamatan arti dari hasil program pengamatan. perogram pengamatan dapat mengamati dari 3 aspek diatas yaitu svm, random, dan decision tree. Yang memiliki variabel X Y Z dan di tampilkan dalam bentuk grafik pada gambar 3.78.

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
3 from matplotlib import cm
4 fig = plt.figure()
5 fig.clf()
6 ax = fig.gca(projection='3d')
7 plt.xlabel('MAX')
8 plt.ylabel('NUM')
9 plt.zlabel('AVG')
10 ax.scatter(x, y, z)
11 ax.set_zlim(0.2, 0.5)
12 ax.set_xlabel('Max features')
13 ax.set_ylabel('Num estimator')
14 ax.set_zlabel('Avg accuracy')
15 plt.show()
```



Gambar 3.78 hasil

### 3.4.3 Penanganan Error

Screenshot error

1. Gambar error

```
In [63]: runfile('D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3.py', wdir='D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3')
Traceback (most recent call last):

 File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\IPython\core\interactiveshell.py", line 3325, in run_code
 exec(code_obj, self.user_global_ns, self.user_ns)

 File "<ipython-input-63-6971754af445>", line 1, in <module>
 runfile('D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3.py', wdir='D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3')

 File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\spyder_kernels\customizations\spydercustomize.py", line 827, in runfile
 execfile(filename, namespace)

 File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\spyder_kernels\customizations\spydercustomize.py", line 110, in execfile
 exec(compile(f.read(), filename, 'exec'), namespace)

 File "D:/Data Alit/Kuliah/SEMESTER VI/KB3B/src/1174057/chapter3/1.py", line 1, in <module>
 print('Alit sayang + af')
 ^
SyntaxError: EOL while scanning string literal
```

Gambar 3.79 hasil

Code Errornya

```
import pandas as alit
cewek = {"List Nama Cewek Alit" : ['Triya','Mirla','Alit','Merita']}
af = alit.DataFrame(cewek)
print('Alit sayang + af)
```

pada bagian print, perintah ketika akan menjalankan program. terdapat kesalahan pada tanda petik yang kurang sehingga program tidak dapat dijalankan.

perbaiki code error

```
import pandas as alit
cewek = {"List Nama Cewek Alit" : ['Triya','Mirla','Alit','Merita']}
```

```
af = alit.DataFrame(cewek)
print('Alit sayang ' + af)
```



## **BAB 4**

---

## **CHAPTER 4**

---



## BAB 5

---

## CHAPTER 5

---



## **BAB 6**

---

## **CHAPTER 6**

---



## **BAB 7**

---

## **CHAPTER 7**

---



## DAFTAR PUSTAKA

---

- [1] R. Awangga, “Sampeu: Servicing web map tile service over web map service to increase computation performance,” in *IOP Conference Series: Earth and Environmental Science*, vol. 145, no. 1. IOP Publishing, 2018, p. 012057.
- [2] A. Baraja, “Kecerdasan buatan tinjauan historikal,” *Speed-Sentra Penelitian Engineering dan Edukasi*, vol. 1, no. 1, 2008.
- [3] X. Zhu and A. B. Goldberg, “Introduction to semi-supervised learning,” *Synthesis lectures on artificial intelligence and machine learning*, vol. 3, no. 1, pp. 1–130, 2009.
- [4] Z.-H. Zhou, “A brief introduction to weakly supervised learning,” *National Science Review*, vol. 5, no. 1, pp. 44–53, 2018.



# Index

---

disruptif, [xlvii](#)  
modern, [xlvii](#)