Modul Praktikum Kecerdasan Buatan



Rolly Maulana Awangga 0410118609

Applied Bachelor of Informatics Engineering Program Studi D4 Teknik Informatika

Applied Bachelor Program of Informatics Engineering $Politeknik\ Pos\ Indonesia$ Bandung 2019

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

Acknowledgements

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

Abstract

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

Contents

1	Mei	ngenal	Kecerdasan Buatan dan Scikit-Learn	1
	1.1	Teori		1
	1.2	Instala	asi	2
	1.3	Penan	ganan Error	2
	1.4	andi n	nuh aslam/1164064	2
		1.4.1	sejarah dan perkembangan kecerdasan buatan	2
	1.5	Instala	asi	4
		1.5.1	instalasi Library Scikit dari Anaconda	4
			1.5.1.1 Mencoba Loading an example dataset	4
	1.6	Aip St	uprapto Munari/1164063	5
		1.6.1	Teori	5
		1.6.2	Instalasi	7
			1.6.2.1 Instalasi Library Scikit dari Anaconda	7
			1.6.2.2 Mencoba Loading an example Dataset	8
			1.6.2.3 Learning and Predicting	8
		1.6.3	Mencoba Model Persistance, menjelaskan maksud dari tulisan	
			tersebut dan mengartikan per baris	6
		1.6.4	Mencoba Conventions, menjelaskan maksud dari tulisan terse-	
			but dan mengartikan per baris	10
	1.7	Penan	ganan Error	14
			1.7.0.1 Model Presistence	16
			1.7.0.2 Conventions	18
		1.7.1	Penanganan eror	24
			1.7.1.1 ScreenShoot Eror	24
			1.7.1.2 Tuliskan Kode Eror dan Jenis Erornya	24
			1.7.1.3 Solusi Pemecahan Masalah Error	25

2	Rel	ated V	Vorks
	2.1	Aip S	uprapto Munari/1164063
		2.1.1	Teori
		2.1.2	Binary Classification
		2.1.3	Supervised Learning, Unsupervised Learning, Dan Classtering
		2.1.4	Evaluasi Dan Akurasi
		2.1.5	Confusion Matrix
		2.1.6	Cara Kerja K-Fold Cross Validation
		2.1.7	Decision Tree
		2.1.8	Gain Dan Entropi
	2.2	Andi .	Aslam/1164064
		2.2.1	Binary Clasification beserta gambar
		2.2.2	supervised learning dan unsupervised learning dan clustering
			dengan ilustrasi gambar
		2.2.3	evaluasi dan akurasi dari buku dan disertai ilustrasi contoh den-
			gan gambar
		2.2.4	bagaimana cara membuat dan membaca confusion matrix,
			buat confusion matrix
		2.2.5	bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilus-
			trasi
		2.2.6	decision tree dengan gambar ilustrasi
		2.2.7	Information Gain dan entropi dengan gambar ilustrasi
	2.3	Andia	$slam/1164064 \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots$
		2.3.1	Scikit-learn
		2.3.2	Praktek Penanganan Error
	2.4	Same	Topics
		2.4.1	Topic 1
		2.4.2	Topic 2
	2.5	Same	Method
		2.5.1	Method 1
		2.5.2	Method 2
3	Me	$ ext{thods}$	
	3.1	The d	ata
	3.2	Metho	od 1
	3.3	Metho	od 2

4	Experiment and Result		
	4.1	Experiment	45
	4.2	Result	45
5	Conclusion		
	5.1	Conclusion of Problems	46
	5.2	Conclusion of Method	46
	5.3	Conclusion of Experiment	46
	5.4	Conclusion of Result	46
6	Disc	cussion	47
7	Disc	cussion	48
8	Discussion 4		
9	Discussion		
10	10 Discussion		
11	11 Discussion		
12	12 Discussion		
13	Disc	cussion	54
14	Disc	cussion	55
\mathbf{A}	Fori	m Penilaian Jurnal	56
В	FAC	5	59
Bi	Bibliography		

List of Figures

1.1	Langkah 1 instalasi anaconda	4
1.2	Langkah 2 instalasi anaconda	4
1.3	Langkah 3 instalasi anaconda.	5
1.4	Langkah 4 instalasi anaconda.	5
1.5	Langkah 1 dataset	6
1.6	Langkah 2 dataset	6
1.7	Langkah 3 dataset	7
1.8	Langkah 4 dataset	7
1.9	Langkah 5 dataset	8
1.10	Hasil Pengujian Classifier	9
1.11	Hasil Pengujian Classifier	10
1.12	Pickle Pada Python	10
1.13	Pengujian Classifier Pickle	10
1.14	Penggunaan Joblib	11
1.15	Deklarasi Numpy	11
1.16	Contoh Type Casting	11
1.17	Menggunakan FitTransform	12
1.18	Regresi Yang Dilempar	12
1.19	Refitting dan Memperbaharui Parameter	13
1.20	MultiClass Classifier	14
1.21	MultiClass Classifier biner 2D	14
1.22	MultiLabel Classifier	14
1.23	Eror Import	15
1.24	Instal Library Joblib	15
1.25	Berhasil Import Library Joblib	15
1.26	Download Anaconda	16
1.27	Langkah pertama instalasi anaconda	17
1.28	Langkah kedua instalasi anaconda.	18

1.29	Langkah ketiga instalasi anaconda	19
1.30	Langkah terakhir instalasi anaconda	20
1.31	Langkah pertama instalasi scikit pada CMD	20
1.32	Langkah ketiga instalasi conda scikit pada CMD	21
1.33	Langkah kedua pilih y	21
1.34	Langkah cek version yang diinstall	22
1.35	Hasil Tampilan 1	22
1.36	Hasil Tampilan 2	23
1.37	Hasil Tampilan 3	23
1.38	Hasil Tampilan Error	24
1.39	Hasil Tampilan Uji coba perintah joblib	25
2.1	Binary Classification	27
2.1	Supervised Learning	28
2.3	Unsupervised Learning	29
2.4	Clusterring	30
2.5	Evaluasi Dan Akurasi.	31
2.6	K-Fold Cross Validation	31
2.7	Decision Tree	32
2.8	Gain Dan Entropi.	33
2.9	Binary Clasification	34
2.10	Supervised Learning	35
	Evaluasi dan Akurasi	35
	K-fold cross validation	36
	Decision Tree	37
	Entropi	38
	Hasil Code 1	38
	Hasil Code 2	38
	Hasil Code 3	39
	Hasil Code 4	39
2.19	Hasil Code 5	39
2.20	Hasil Code 6	40
	Hasil Code 7	40
	Hasil Code 8	41
	Hasil Code 9	41
2 24	Hasil Code 10	41

2.25	Hasil Code 11	42
2.26	Hasil Code 12	42
2.27	HASIL YANG MASIH ERROR	42
A.1	Form nilai bagian 1	57
A.2	form nilai bagian 2	58

Chapter 1

Mengenal Kecerdasan Buatan dan Scikit-Learn

Buku umum yang digunakan adalah [4] dan untuk sebelum UTS menggunakan buku Python Artificial Intelligence Projects for Beginners[2]. Dengan praktek menggunakan python 3 dan editor anaconda dan library python scikit-learn. Tujuan pembelajaran pada pertemuan pertama antara lain:

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

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

1.1 Teori

Praktek teori penunjang yang dikerjakan:

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

1.2 Instalasi

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

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

1.3 Penanganan Error

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

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

1.4 and $\frac{1}{4}$ and $\frac{1}{4}$ and $\frac{1}{4}$

1.4.1 sejarah dan perkembangan kecerdasan buatan

1. didefinisikan kecerdasan yang ditunjukkan oleh suatu entitas buatan. Umumnya dianggap komputer. Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence atau AI) didefinisikan sebagai kecerdasan yang ditunjukan oleh suatu entitas buatan. Sistem seperti ini umumnnya dianggao kemputer. Kecerdasan dimasukkan ke dalam mesin (komputer) agar dapat melakukan pekerjaan seperti yang dapat dilakukan manusia. Kecerdasan Buatan (Artificial Intelligence atau AI)

- didefinikasikan sebagai kecerdasan yang ditinjukkan oleh suatu entitas buatan. Sistem seperti ini umumnya di anggap komputer. Kecerdasan diciptakan dan dimasukkan melakukan pekerjaan seperti yang dapat dilakukan manusia.
- 2. 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[3].
- 3. Supervised learning merupakan sebuah pendekatan dimana sudah terdapat data yang dilatih, dan terdapat variable yang ditargetkan sehingga tujuan dari pendekatan ini adalah mengkelompokan 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.
- 4. 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.
- 5. 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.
- 6. 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.
- 7. 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[1].

1.5 Instalasi

1.5.1 instalasi Library Scikit dari Anaconda

1. Download aplikasi Anaconda terlebih dahulu

```
Windows PowerShell
Copyright (C) Microsoft Corporation. All rights reserved.

PS C:\WINDOWS\system32> conda install scikit-learn
Solving environment: done

## Package Plan ##

environment location: C:\ProgramData\Anaconda3

added / updated specs:
 - scikit-learn

The following packages will be UPDATED:

conda: 4.5.4-py36_0 --> 4.6.7-py36_0
```

Figure 1.1: Langkah 1 instalasi anaconda..

2. Proceed install anaconda

```
Proceed ([y]/n)? y
Preparing transaction: done
Verifying transaction: done
Executing transaction: done
```

Figure 1.2: Langkah 2 instalasi anaconda.

- 3. install scikit-learn
- 4. perintah print

1.5.1.1 Mencoba Loading an example dataset

- 1. Masuk Pyhton terlebih dahulu
- 2. from sklearn import datasets(pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport sebuah datasets dari file sklearn).

```
PS C:\WINDOWS\system32> pip install -U scikit-learn
Collecting scikit-learn
Downloading https://files.pythonhosted.org/packages/ee/c8/c89ebdc0d7dbba6e6fd222daabd257da3c28a967cp36-cp36m-win32.whl (4.3MB)
100% | 4.3MB 463kB/s
Requirement not upgraded as not directly required: numpy>=1.8.2 in c:\programdata\anaconda3\lib\site
Requirement not upgraded as not directly required: scipy>=0.13.3 in c:\programdata\anaconda3\lib\site
Requirement not upgraded as not directly required: scipy>=0.13.3 in c:\programdata\anaconda3\lib\site
Installing collected packages: scikit-learn
Found existing installation: scikit-learn
Found existing installation: scikit-learn 0.19.1
Uninstalling scikit-learn-0.19.1:
Successfully uninstalled scikit-learn-0.19.1
Successfully installed scikit-learn-0.20.2
You are using pip version 10.0.1, however version 19.0.3 is available.
You should consider upgrading via the 'python -m pip install --upgrade pip' command.
```

Figure 1.3: Langkah 3 instalasi anaconda.

```
PS C:\WINDOWS\system32> python
Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> print ('Andi')
Andi
```

Figure 1.4: Langkah 4 instalasi anaconda.

- 3. iris datasets.load_iris()(pada baris kedua ini dimana iris merupakan suatu variable yang berfungsi untuk mengambil data pada datasets dengan perintah .load_iris).
- 4. digits datasets.load_digits()(pada baris ketiga ini dimana digits merupakan suatu variable yang berfungsi untuk mengambil data pada datasets dengan perintah .load_digits)
- 5. print(digits.data)(pada baris keempat ini merupakan perintah yang berfungsi untuk memanggil atau menampilkan variable digits.data) ¡¡¡¡¡¡¡ HEAD

1.6 Aip Suprapto Munari/1164063

1.6.1 Teori

(a) Definisi, sejarah, dan perkembangan kecerdasan buatan.

Definisi kecerdasan buatan adalah ilmu pengetahuan yang dapat membuat komputer untuk meniru kecerdasan manusia yang berhubungan dengan penangkapan, pemodelan, dan penyimpanan kecerdasan manusia dalam

```
C:\Users\Aslam>python
Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (Intel)
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
```

Figure 1.5: Langkah 1 dataset.

>>> from sklearn import datasets

Figure 1.6: Langkah 2 dataset.

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[?].

(b) 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 mengkelompokan 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 merupakan salah satu topik utama dalam data mining atau machine learning. Klasifikasi yaitu suatu pengelompokan data dimana data tersebut digunakan untuk 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.

>>> iris = datasets.load_iris()

Figure 1.7: Langkah 3 dataset.

>>> digits = datasets.load_digits()

Figure 1.8: Langkah 4 dataset.

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[?].

1.6.2 Instalasi

1.6.2.1 Instalasi Library Scikit dari Anaconda

- (a) Download aplikasi Anaconda terlebih dahulu. Lihat pada gambar 1.1
- (b) Install aplikasi Anaconda yang sudah di download tadi. Lihat pada gambar 1.2
- (c) Centang Keduanya lalu tekan tombol install. Lihat pada gambar 1.3
- (d) Setelah itu tunggu sampai proses instalasi selesai lalu jika sudah tekan tombol finish. Lihat pada gambar 1.4
- (e) Lalu buka command prompt anda dan tuliskan perintah berikut ini untuk mengecek apakah aplikasinya sudah terinstall. Lihat pada gambar 1.5
- (f) Kemudian ketikkan perinta pip install -U scikit-learn seperti gambar berikut. Lihat pada gambar 1.6
- (g) Lalu jika sudah ketikkan juga perintah conda install scikit-learn. Lihat pada gambar 1.7
- (h) dan setelah itu pilih y. Lihat pada gambar 1.8
- (i) Hasil version yang diinstall. Lihat pada gambar 1.9

Figure 1.9: Langkah 5 dataset.

1.6.2.2 Mencoba Loading an example Dataset

- from sklearn import datasets(pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class datasets dari packaged sklearn).
- iris = datasets.load_iris()(pada baris kedua ini dimana iris merupakan suatu estimator/parameter yang berfungsi untuk mengambil data pada item datasets.load_iris).
- digits = datasets.load_digits()(pada baris ketiga ini dimana digits merupakan suatu estimator/parameter yang berfungsi untuk mengambil data pada item datasets.load_digits).
- print(digits.data)(pada baris keempat ini merupakan perintah yang berfungsi untuk menampilkan estimator/parameter yang dipanggil pada item digits.data dan menampilkan outputannya) Lihat gambar 1.10.
- digits.target(barisan ini untuk mengambil target pada estimator/parameter digits dan menampilkan outputannya) Lihat gambar 1.11.
- digits.images[0](barisan ini untuk mengambil images[0] pada estimator/parameter digits dan menampilkan outputannyal) Lihat gambar 1.12.

;;;;;;; 78cdb6514db9716f252ef2024a7df6097aace611

1.6.2.3 Learning and Predicting

======

• from sklearn import svm(pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class svm dari packaged sklearn).

SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,

Figure 1.10: Hasil Pengujian Classifier

- clf = svm.SVC(gamma=0.001, C=100.)(pada baris kedua ini clf sebagai estimator/parameter, svm.SVC sebagai class, gamma sebagai parameter untuk menetapkan nilai secara manual)
- clf.fit(digits.data[:-1], digits.target[:-1])(pada baris ketiga ini clf sebagai estimator/parameter, fit sebagai metode, digits.data sebagai item, [:-1] sebagai syntax pythonnya dan menampilkan outputannya) Lihat gambar 1.13.
- clf.predict(digits.data[-1:])

iiiiiii HEAD

1.6.3 Mencoba Model Persistance, menjelaskan maksud dari tulisan tersebut dan mengartikan per baris

- 1. Pada Python Shell ketikan "from sklearn import svm" artinya akan mengimport sebuah Support Vector Machine(SVM) yang merupakan algoritma classification yang akan diambil dari Scikit-Learn.
- 2. Kemudian, lanjutkan dengan "from sklearn import datasets" yang artinya akan mengambil package datasets dari Scikit-Learn.
- 3. ketikan, clf = svm.SVC(gamma='scale') berfungsi untuk mendeklarasikan suatu value yang bernama clf yang berisi gamma. Parameter gamma menentukan seberapa jauh pengaruh dari satu contoh training.
- 4. Ketikan, X, y = iris.data, iris.target, artinya X sebagai data iris, dan y merupakan larik target.
- 5. Ketikan, clf.fit(X, y) berfungsi untuk melakukan pengujian classifier. hasilnya seperti ini

Dari gambar diatas dapat dijelaskan bahwa akan mengimport Pickle dari Python. Pickle digunakan untuk serialisasi dan de-serialisasi struktur objek Python. Objek apa pun dengan Python dapat di-Pickle sehingga dapat disimpan di disk.

```
>>> import pickle
6. >>> s = pickle.dumps(clf)
```

Figure 1.11: Hasil Pengujian Classifier

```
>>> clf2 = pickle.loads(s)
```

Figure 1.12: Pickle Pada Python

kemudian menyimpan data objek ke file CLF sebelumnya dengan menggunakan function pickle.dumps(clf).

7. Setelah mengetikan fungsi fungsi diatas, selanjutnya ketikan "clf2 = pickle.loads(s)" yang artinya pickle.loads digunakan untuk memuat data pickle dari string byte.
"S" dalam loads mengacu pada fakta bahwa dalam Python 2, data dimuat dari string.

Pada gambar diatas dilakukan pengujian nilai baru dengan menggunakan "cf2.predict(X[0:1])' dengan target asumsinya (0,1) hasilnya berbentuk array.

9. Dalam kasus khusus scikit-learn, mungkin lebih menarik untuk menggunakan joblib (dump dan load) untuk menggantikan Pickle, yang lebih efisien pada data besar tetapi hanya bisa di Pickle ke disk dan tidak ke string. untuk menggunakan Joblib pertama ketikan "from joblib import dump, load" yang artinya akan Merekonstruksi objek Python dari file yang sudah ada.

dump(clf, 'filename.joblib') akan merekontruksi file CLF yang tadi sudah dideklarasikan. clf = load('filename.joblib') untuk mereload model yang sudah di Pickle

1.6.4 Mencoba Conventions, menjelaskan maksud dari tulisan tersebut dan mengartikan per baris

1. Import numpy as np, digunakan untuk mengimport Numpy sebagai np. From sklearn import randomprojection artinya modul yang mengimplemen-

8. Translation (mark translation)

Figure 1.13: Pengujian Classifier Pickle

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

Figure 1.14: Penggunaan Joblib

```
>>> import numpy as np
>>> from sklearn imprt random_projection
```

Figure 1.15: Deklarasi Numpy

tasikan cara sederhana dan efisien secara komputasi untuk mengurangi dimensi data dengan memperdagangkan sejumlah akurasi yang terkendali (sebagai varian tambahan) untuk waktu pemrosesan yang lebih cepat dan ukuran model yang lebih kecil.

Pada gambar diatas dapat dijelaskan bahwa:

rng = np.random.RandomState(0), digunakan untuk menginisialisasikan random number generator.

X = rng.rand(10, 2000) artinya akan merandom value antara 10 sampai 2000.

X = np.array(X, dtype='float32') Array numpy terdiri dari buffer memori "mentah" yang diartikan sebagai array melalui "views". Anda dapat menganggap semua array numpy sebagai tampilan. Mendeklarasikan X sebagai float32.

- 3. Dalam contoh ini, X adalah float32, yang dilemparkan ke float64 oleh fittransform (X).
- 4. Target regresi dilemparkan ke float64 dan target klasifikasi dipertahankan. list(clf.predict(irisdata[:3])), akan memprediksi 3 data dari iris. clf.fit irisdata, iristargetnames[iristarget] menguji classifier dengan ada target-

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

Figure 1.16: Contoh Type Casting

```
>>> transformer = random_projection.GaussianRandomProjection()
```

Figure 1.17: Menggunakan FitTransform

```
:\Users\Asus-PC>python
ython 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit
[ntel)] on win32
ype "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>> from sklearn import datasets
>> from sklearn.svm import SVC
>> iris = datasets.load iris()
   clf =SVC(gamma='scale')
>>> clf.fit(iris.data, iris.target)
5VC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
    decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='scale', kernel='rbf',
 max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
 tol=0.001, verbose=False)
>> list(clf.predict(iris.data[:3]))
>> clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target])
SVC(C=1.0, cache_size=200, class_weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='scale', kernel='rbf',
 max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
 tol=0.001, verbose=False)
>> list(clf.predict(iris.data[:3]))
 setosa', 'setosa', 'setosa']
```

Figure 1.18: Regresi Yang Dilempar

nya yaitu irisnya sendiri.

list(clf.predict(irisdata[:3])), setelah diuji maka akan muncul datanya seperti dibawah ini

Di sini, prediksi pertama () mengembalikan array integer, karena iristarget (array integer)yang digunakan sesuai. Prediksi kedua () mengembalikan array string, karena iristargetnames cocok.

5. Refitting dan Memperbaharui Parameter

 $y=rngbinomial(1,\,0.5,\,100)$, random value dengan angka binomial atau suku dua untuk y

clfsetparams(kernel='linear')fit(X, y) mengubahn kernel default menjadi linear clfsetparams(kernel='rbf', gamma='scale')fit(X, y) Di sini, kernel default rbf pertama kali diubah menjadi linear melalui

SVCsetparams () setelah estimator dibuat, dan diubah kembali ke rbf untuk

```
import numpy as np
    from sklearn.svm import SVC
    rng = np.random.RandomState(0)
      = rng.rand(100, 10)
= rng.binomial(1, 0.5, 100)
       test = rng.rand(5,10)
    clf = SVC()
    clf.set params(kernel='linear').fit(X,y)
SVC(C=1.0, cache size=200, class weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='auto_deprecated',
kernel='linear', max_iter=-1, probability=False, random_state=None,
 shrinking=True, tol=0.001, verbose=False)
>> clf.predict(X_test)
array([1, 0, 1, 1, 0])
>>> clf.set params(kernel='rbf' ,gamma='scale').fit(X,y)
SVC(C=1.0, cache size=200, class weight=None, coef0=0.0,
 decision_function_shape='ovr', degree=3, gamma='scale', kernel='rbf',
max_iter=-1, probability=False, random_state=None, shrinking=True,
tol=0.001, verbose=False)
>> clf.predict(X_test)
rray([1, 0, 1, 1, 0])
```

Figure 1.19: Refitting dan Memperbaharui Parameter

mereparasi estimator dan membuat prediksi kedua.

6. MultiClass VS MultiLabel Classifier

from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier ,adalah ketika kita ingin melakukan klasifikasi multiclass atau multilabel dan baik unutk menggunakan OneVsRestClassifier per kelas. Untuk setiap classifier, kelas tersebut dipasang terhadap semua kelas lainnya. (Ini cukup jelas dan itu berarti bahwa masalah klasifikasi multiclass / multilabel dipecah menjadi beberapa masalah klasifikasi biner).

from sklearn.preprocessing import LabelBinarizer ,adalah kelas utilitas untuk membantu membuat matriks indikator label dari daftar label multi-kelas Dalam gambar dibawah, classifier cocok pada array 1d label multiclass dan oleh karena itu metode predict () memberikan prediksi multiclass yang sesuai.

- 7. Di sini, classifier cocok () pada representasi label biner 2d dari y, menggunakan LabelBinarizer. Dalam hal ini predict () mengembalikan array 2d yang mewakili prediksi multilabel yang sesuai.
- 8. from sklearn.preprocessing import MultiLabelBinarizer, artinya Transformasi antara iterable dari iterables dan format multilabel.

```
>>> from sklearn.svm import SVC
>>> from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier
>>> from sklearn.preprocessing import LabelBinarizer
>>> X = [[1, 2], [2, 4], [4, 5], [3, 2], [3, 11]
... y = [0, 0, 1, 1, 2]
File "<stdin>", line 2
    y = [0, 0, 1, 1, 2]

SyntaxError: invalid syntax
>>> X = [[1, 2], [2, 4], [4, 5], [3, 2], [3, 11]]
>>> y = [0, 0, 1, 1, 2]
>>> classif = OneVsRestClassifier(estimator=SVC(gamma='scale', ... random_state=0))
>>> classif.fit(X, y).predict(X)
array([0, 0, 1, 1, 2])
>>>
```

Figure 1.20: MultiClass Classifier

```
>>> classif.fit(X, y).predict(X)
array([0, 0, 1, 1, 2])
```

Figure 1.21: MultiClass Classifier biner 2D

Dalam hal ini, penggolongnya sesuai pada setiap instance yang diberi beberapa label. MultiLabelBinarizer digunakan untuk membuat binarize array 2d dari multilabel agar sesuai. Hasilnya, predict () mengembalikan array 2d dengan beberapa label yang diprediksi untuk setiap instance.

1.7 Penanganan Error

HARI KEDUA

Figure 1.22: MultiLabel Classifier

```
ameError: name 'clf' is not defined
>> from joblib import dump, load
>>
```

Figure 1.23: Eror Import

```
C:\Users\Asus-PC>pip install joblib
Collecting joblib
Downloading https://files.pythonhosted.org/packages/cd/c1/50a758e8247561e58cb8730
100% | 286kB 1.8MB/s
distributed 1.21.8 requires msgpack, which is not installed.
Installing collected packages: joblib
Successfully installed joblib-0.13.2
You are using pip version 10.0.1, however version 19.0.3 is available.
You should consider upgrading via the 'python -m pip install --upgrade pip' command
```

Figure 1.24: Instal Library Joblib

- 1. Berikut ini merupakan eror yang ditemui pada saat melakukan percobaan skrip.
- 2. Pada gambar eror diatas, kode erornya adalah "ImportError: No Module Named" artinya mengalami masalah saat mengimpor modul yang ditentukan.
- 3. Solusinya bisa dilakukan seperti berikut :
 eror diats terjadi dikarenakan Library Joblib belum terinstal pada PC. Maka
 dari itu sekarang kita harus menginstalnya dulu.
- 4. Buka CMD, kemudian ketikan "pip install joblib" tunggu sampai instalasi berhasil seperti gambar berikut.
- 5. Apabila sudah terinstall, dapat dilakukan lagi import library joblib, maka akan berhasil seperti dibawah berikut

```
======
```

```
:\Users\Asus-PC>python

Python 3.6.5 |Anaconda, Inc.| (default, Mar 29 2018, 13:23:52) [MSC v.1900 32 bit (
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.

P>>> from joblib import dump, load

P>>> dump(clf, 'filename.joblib')
```

Figure 1.25: Berhasil Import Library Joblib

Anaconda installer archive Filename Last Modified Size 289.7M 2018-12-21 13:14:33 d50ce6eb037f72edfe8f94f90d61aca6 2018-12-21 13:13:15 518.6M 7d26c7551af6802eb83ecd34282056d7 2018-12-21 13:13:10 628.2M 84f39388da2c747477cf14cb02721b93 640.7M 2018-12-21 13:14:30 c2bfeef310714501a59fd58166e6393d 547.1M 2018-12-21 13:14:31 f4d8b10e9a754884fb96e68e0e0b276a 458.6M 2018-12-21 13:16:27 f123fda0ec8928bb7d55d1ca72c0d784 2018-12-21 13:16:17 560.6M 10ff4176a94fcff86e6253b0cc82c782 2018-12-21 13:13:03 a775fb6d6c441b899ff2327bd9dadc6d 313.6M 2018-12-21 13:13:14 4c9922d1547128b866c6b9cf750c03c7 542.7M 652.5M 2018-12-21 13:13:06 c9af603d89656bc89680889ef1f92623

Figure 1.26: Download Anaconda.

1.7.0.1 Model Presistence

- from sklearn import svm(pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class svm dari packaged sklearn).
- from sklearn import datasets(pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class datasets dari packaged sklearn).
- clf = svm.SVC(gamma='scale')

(pada baris ketga ini clf sebagai estimator/parameter, svm.SVC sebagai class, gamma sebagai parameter untuk menetapkan nilai secara manual dengan nilai scale).

• iris = datasets.load_iris()

(pada baris keempat ini iris sebagai estimator/parameter, datasets.load_iris() sebagai item dari suatu nilai).

• X, y = iris.data, iris.target

(pada baris kelima ini X, y sebagai estimator/parameter, iris.data, iris.target sebagai item dari 2 nilai yang ada).

clf.fit(X, y)

(pada baris keenam ini clf sebagai estimator/parameter dengan menggunakan metode fit untuk memanggil estimator X, y dengan outputannya)

import pickle

(pickle merupakaan sebuah class yang di import).

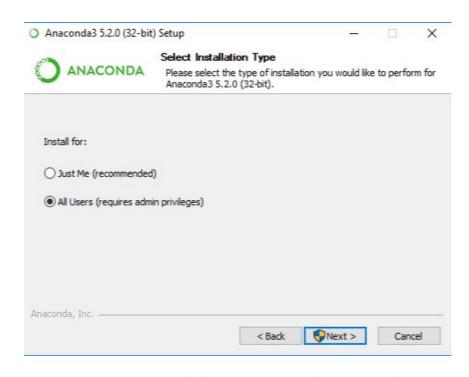


Figure 1.27: Langkah pertama instalasi anaconda.

s = pickle.dumps(clf)

(pada baris ini s sebagai estimator/parameter dengan pickle.dumps merupakan suatu nilai/item dari estimator/parameter clf)

clf2 = pickle.loads(s)

(pada baris ini clf2 sebagai estimator/parameter, pickle.loads sebagai suatu item, dan s sebagai estimator/parameter yang dipanggil)

clf2.predict(X[0:1])

(pada baris ini clf2.
predict sebagai suatu item dengan menggunakan metode predict untuk menentukkan suatu nila
i dari (X[0:1])

y[0]

(pada estimator/parameter y berapapun angka yang diganti nilainya akan selalu konstan yaitu 0)

from joblib import dump, load

(pada baris berikut ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class dump, load dari packaged joblib).

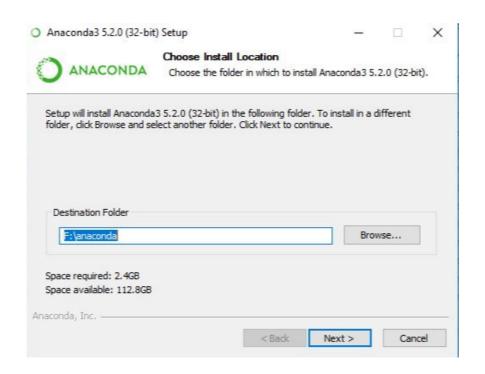


Figure 1.28: Langkah kedua instalasi anaconda.

• dump(clf, 'filename.joblib')

(pada baris berikutnya dump di sini sebagai class yang didalamnya terdapat nilai dari suatu item clf dan data joblib).

- clf = load('filename.joblib')
 - (pada baris terakhir clf sebagai estimato/parameter dengan suatu nilai load berfungsi untuk mengulang data sebelumnya)
- dari ketiga baris akhir tersebut jika di jalankan aau dituliskan perintah seperti itu maka akan menampilkan tampilan eror

1.7.0.2 Conventions

- 1. Type Casting
 - from sklearn import svm (pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class svm dari packaged sklearn).
 - from sklearn import random_projection (pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class random_projection dari packaged sklearn).

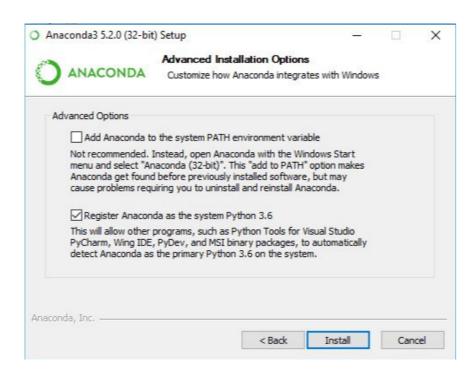


Figure 1.29: Langkah ketiga instalasi anaconda.

- rng = np.random.RandomState(0)

 (rng sebagai estimator/parameter dengan nilai suatu itemnya yaitu np.random.RandomS
- X = rng.rand(10, 2000)
 (X sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand).
- X = np.array(X, dtype='float32')
 (X sebagai estimator/parameter dengan nilai item np.array).
- X.dtype (X.dtype sebagai item pemanggil)
- transformer = random_projection.GaussianRandomProjection() (transformer sebagai estimator/parameter dengan memanggil class random_projection).
- X_new = transformer.fit_transform(X)
 (X_new di sini sebagai estomator/parameter dan menggunakan metode fit)
- X_new.dtype(X_new.dtype sebagai item)
- from sklearn import datasets

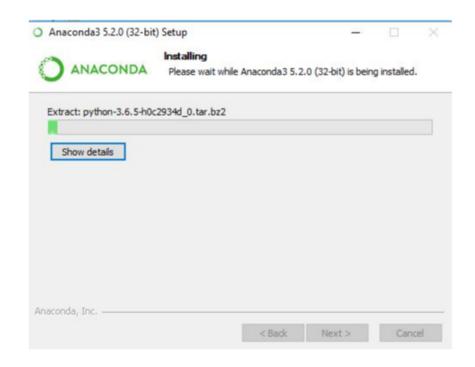


Figure 1.30: Langkah terakhir instalasi anaconda.

Figure 1.31: Langkah pertama instalasi scikit pada CMD.

(pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class datasets dari packaged sklearn).

- from sklearn.svm import SVC (pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class SVC dari packaged sklearn.svm).
- iris = datasets.load_iris()
 (iris sebagai estimator/parameter dengan item datasets.load_iris()).
- clf = SVC(gamma='scale') (clf sebagai estimator/parameter dengan nilai class SVC pada parameter gamma sebagai set penilaian).
- clf.fit(iris.data, iris.target)
 (estimator/parameter clf menggunakan metode fit dengan itemnya)

Figure 1.32: Langkah ketiga instalasi conda scikit pada CMD.

Figure 1.33: Langkah kedua pilih y.

- list(clf.predict(iris.data[:3]))
 (menambahkan item list dengan metode predict)
- clf.fit(iris.data, iris.target_names[iris.target])
 (estimator/parameter clf menggunakan metode fit dengan itemnya)
- list(clf.predict(iris.data[:3]))(menambahkan item list dengan metode predict(iris.data[:3]))

2. Refitting and Updating Parameters

- import numpy as np
 (pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class sym
 dari np).
- from sklearn.svm import SVC (pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class SVC dari packaged sklearn.svm).
- rng = np.random.RandomState(0)

 (rng sebagai estimator/parameter dengan nilai suatu itemnya yaitu np.random.RandomS

```
C:\Users\Asus-PC>conda --version conda 4.6.7

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

C:\Users\Asus-PC>
```

Figure 1.34: Langkah cek version yang diinstall.

Figure 1.35: Hasil Tampilan 1.

- X = rng.rand(100, 10)
 (X sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand).
- y = rng.binomial(1, 0.5, 100)
 (y sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.binomial).
- X_test = rng.rand(5, 10)
 (X_test sebagai estimator/parameter dengan nilai item rng.rand).
- clf = SVC()
 (clf sebagai estimator/parameter dan class SVC)
- clf.set_params(kernel='linear').fit(X, y)(set_params sebagai item)
- clf.predict(X_test)
 (menggunakan metode predict)
- clf.set_params(kernel='rbf', gamma='scale').fit(X, y)
- clf.predict(X_test)

Figure 1.36: Hasil Tampilan 2.

```
>>> ab, fa, fb, aa = confusion_matrix([0, 1, 0, 1], [1, 1, 1, 0]).ravel()
>>> (ab, fa, fb, aa)
(0, 2, 1, 1)
```

Figure 1.37: Hasil Tampilan 3.

3. Multiclass vs. Multilabel Fitting

- from sklearn.svm import SVC (pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class SVC dari packaged sklearn.svm).
- from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier (pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class OneVsRestClassifier dari packaged sklearn.multiclass).
- from sklearn.preprocessing import LabelBinarizer (pada baris ini merupakan sebuah perintah untuk mengimport class LabelBinarizer dari packaged sklearn.preprocessing).
- X = [[1, 2], [2, 4], [4, 5], [3, 2], [3, 1]]
- y = [0, 0, 1, 1, 2]
- classif = OneVsRestClassifier(estimator=SVC(gamma='scale',random_state=
- classif.fit(X, y).predict(X)
- y = LabelBinarizer().fit_transform(y)
- classif.fit(X, y).predict(X)
- from sklearn.preprocessing import MultiLabelBinarizer
- y = [[0, 1], [0, 2], [1, 3], [0, 2, 3], [2, 4]]
- y = MultiLabelBinarizer().fit_transform(y)
- classif.fit(X, y).predict(X)

```
>>> from joblib import dump, load
Traceback (most recent call last):
   File "<stdin>", line 1, in <module>
ModuleNotFoundError: No module named 'joblib'
>>> dump(clf, 'filename.joblib')
Traceback (most recent call last):
   File "<stdin>", line 1, in <module>
NameError: name 'dump' is not defined
>>> clf = load('filename.joblib')
Traceback (most recent call last):
   File "<stdin>", line 1, in <module>
NameError: name 'load' is not defined
```

Figure 1.38: Hasil Tampilan Error.

1.7.1 Penanganan eror

1.7.1.1 ScreenShoot Eror

1.7.1.2 Tuliskan Kode Eror dan Jenis Erornya

• from joblib import dump, load (Kode baris pertama)

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

dump(clf, 'filename.joblib')(Kode baris kedua)

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

```
• clf = load('filename.joblib')
  (Kode baris ketiga)

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

1.7.1.3 Solusi Pemecahan Masalah Error

1. Pada masalah error sebelumnya itu dikarenakan kita belum mempunyai packaged joblib. Jadi solusinya yaitu dengan cara menginstall terlebih dahulu packaged joblibnya setelah itu baru perintah tersebut dapat dijalankan

```
>>> from joblib import dump, load
>>> dump(clf, 'filename.joblib')
['filename.joblib']
>>> clf = load('filename.joblib')
>>>
```

Figure 1.39: Hasil Tampilan Uji coba perintah joblib.

Chapter 2

Related Works

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

2.1 Aip Suprapto Munari/1164063

2.1.1 Teori

2.1.2 Binary Classification

- 1. Binary Classification atau diartikan kedalam bahasa indonesia yaitu Klasifikasi Biner adalah tugas dalam mengkalrifikasikan elemen-elemen dari himpunan yang diberikan kedalam dua kelompok berdasarkan aturan klarifikasi. Pada ummnya klarifikasi biner akan jatuh ke dalam domain Supervised Learning dan dimana kasus khusus hanya memiliki dua kelas. Beberapa contoh yang meliputi Binary Classification adalah
 - Deteksi Transaksi Penipuan Kartu Kredit
 - Diagnosa medis
 - Deteksi Spam

Untuk contoh Binary Classification dapat dilihat pada gambar??

2.1.3 Supervised Learning, Unsupervised Learning, Dan Classtering

 Supervised Learning merupakan sebuah pendekatan yang dimana sudah adanya sdata yang dilatih dan telah terdapat variabel yang telah ditargetkan sehingga

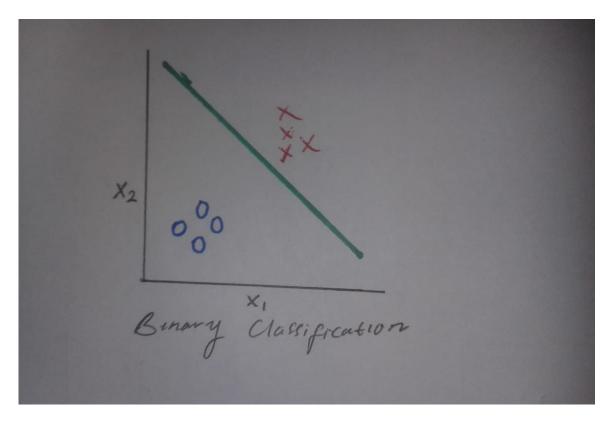


Figure 2.1: Binary Classification.

bertujuan untuk mengelompokkan suatu data ke data yang sudah ada. Contoh dalam Supervised Learning yaitu ketika anda memiliki sejumlah buku yang yang telah dilabel dengan urutan kategori tertentu. Ketika anda akan membeli sebuah buku baru, maka harus di identifikasi isi dari buku tersebut dan memasukkannya kedalam kategori tertentu. Ketika anda membeli sebuah buku tersebut maka anda telah menerapkan sebuah logika fuzzy. Ilustrasi Supervised Learning dapat dilihat pada gambar ??.

- 2. 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. Ilustrasi Unsupervised Learning dapat dilihat pada gambar ??.
- 3. Classtering merupakan sebuah proses untuk mengklasifikasikan sebuah data dalam satu parameter. Dalam kasus ini dapat dijelaskan ada beberapa orang yang memiliki kekuatan tubuh yang sehat dan kekuatan tubuh yang lemah.

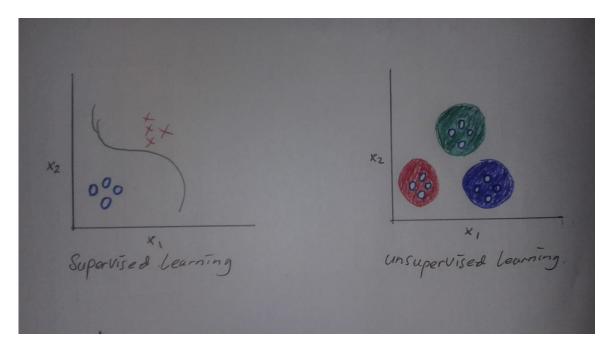


Figure 2.2: Supervised Learning.

Parameter bagi orang yang memiliki tubuh yang kuat adalah orang yang terlihat bugar dan sehat maka dengan orang yang memiliki parameter adalah orang yang memiliki kekuatan tubuh yang kuat dan untuk kekuatan tubuh yang lemah adalah sebaliknya. Ilustrasi gambar dapat di lihat di gambar ??

2.1.4 Evaluasi Dan Akurasi

1. Evaluasi dan akurasi adalah bagaimana cara kita dapat mengevaluasi sebarapa baik model melakukan pekerjaannya dengan cara mengukur akurasinya. Akurasi akan didefinisikan sebagai presentase kasus yang telah diklasifikasikan dengan benar. Kita dapat melakukan analisis kesalahan yang telah di buat oleh model. Dalam tabel tersebut baris true mangga dan true anggur menunjukkan kasus apakah itu objek mangga atau anggur. Kolom telah di prediksi dan dibuat oleh model. Ada 20 mangga yang di prediksi benar dan ada 5 anggur yang di prediksi salah. Ilustrasi dapat di lihat pada gambar ??

2.1.5 Confusion Matrix

- 1. Ada beberapa cara untuk membuat dan membaca confusion matrix antara lain
 - Tentukan pokok permasalahan serta atributnya
 - Buat Decision Tree

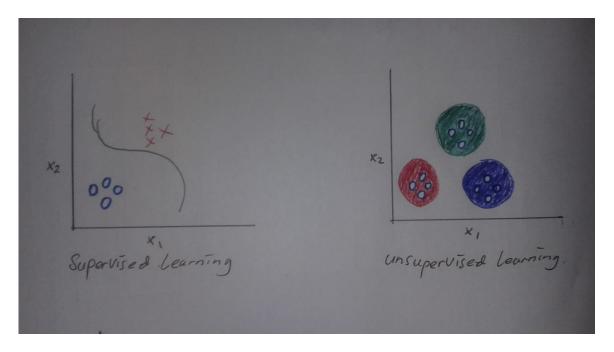


Figure 2.3: Unsupervised Learning.

- Buat Data Testing
- Mencari nilai variabelnya misal a,b,c, dan d
- Mencari nilai recall, precision, accuracy, dan erorr rate

Di bawah ini adalah contoh dari confusion matrix

```
Recall =3/(1+3) = 0,75

Precision = 3/(1+3) = 0,75

Accuracy =(5+3)/(5+1+1+3) = 0,8

Error Rate =(1+1)/(5+1+1+3) = 0,2
```

2.1.6 Cara Kerja K-Fold Cross Validation

- 1. Untuk cara kerja K-Fold Cross Validation adalah sebagai berikut
 - Total instance dibagi menjadi N bagian.
 - Fold yang pertama adalah bagian pertama menjadii testing data dan sisanya menjadi training data.
 - Hitung akurasi berdasarkan porsi data tersebut dengan menggunakan persamaan.



Figure 2.4: Clusterring.

- Fold yang ke dua adalah bagian ke dua menjadi testing data dan sisanya training data.
- Hitung akurasi berdasarkan porsi data tersebut.
- Lakukan step secara berulang hingga habis mencapai fold ke-K.
- Terakhir hitung rata-rata akurasi K buah.

Untuk ilustrasi K-Fold Cross Validation data di lihat pada gambar??

2.1.7 Decision Tree

1. Decision Tree adalah sebuah metode pembelajaran yang digunakan untuk melakukan klarifikasi dan regresi. Decision Tree digunakan untuk membuat sebuah model yang dapat memprediksi sebuah nilai variabel target dengan cara mempelajari aturan keputusan dari fitur data. Contoh Decision Tree adalah untuk melakukan predikisi apakah Kuda termasuk hewan mamalia atau bukan, lihat pada gambar ??.

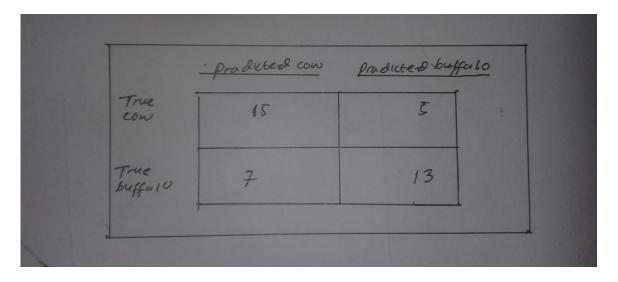


Figure 2.5: Evaluasi Dan Akurasi.

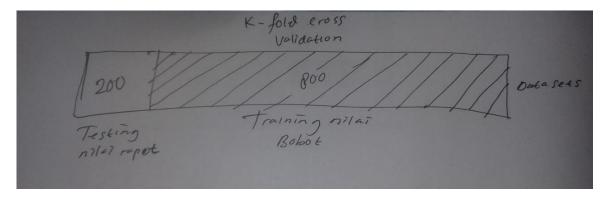


Figure 2.6: K-Fold Cross Validation.

2.1.8 Gain Dan Entropi

- 1. Gain adalah pengurangan yang diharapkan dalam enthropy. Dalam mechine learning, gain dapat digunakan untuk menentukan sebuah urutan atribut atau memperkecil atribut yang telah dipilih. Urutan ini akan membentuk decision tree. atribut gain dipilih yang paling besar.
- 2. Entropi adalah ukuran ketidakpastian sebuah variabel acak sehingga dapat di artikan entropi adalah ukuran ketidakpastian dari sebuah atribut.

Ilustrasi dari gain dan entropi adalah bagaimana kita memprediksi jenis kelamin berdasarkan atributnya, perhatikan pada gambar ??

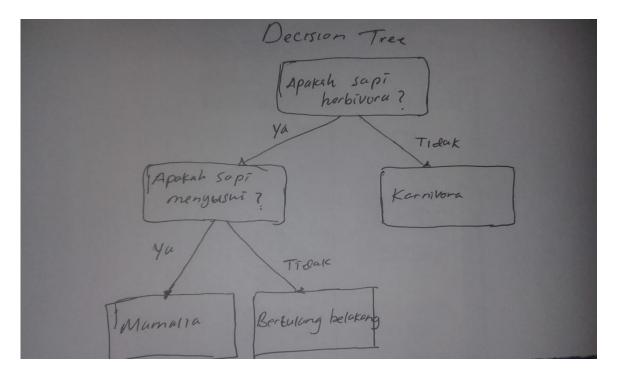


Figure 2.7: Decision Tree.

2.2 Andi Aslam/1164064

2.2.1 Binary Clasification beserta gambar

1. Output aktual dari banyak algoritma klasifikasi biner adalah skor prediksi. Skor menunjukkan kepastian sistem bahwa pengamatan yang diberikan adalah milik kelas positif. Untuk membuat keputusan tentang apakah pengamatan harus diklasifikasikan sebagai positif atau negatif, sebagai konsumen skor ini, Anda akan menginterpretasikan skor dengan memilih ambang klasifikasi (cut-off) dan membandingkan skor dengan itu. Setiap pengamatan dengan skor lebih tinggi dari ambang kemudian diprediksi sebagai kelas positif dan skor lebih rendah dari ambang diprediksi sebagai kelas negatif.

2.2.2 supervised learning dan unsupervised learning dan clustering dengan ilustrasi gambar

1. Supervised learning adalah tugas pembelajaran mesin untuk mempelajari suatu fungsi yang memetakan input ke output berdasarkan contoh pasangan input-output. Ini menyimpulkan fungsi dari data pelatihan berlabel yang terdiri dari serangkaian contoh pelatihan. Dalam pembelajaran yang diawasi, setiap contoh

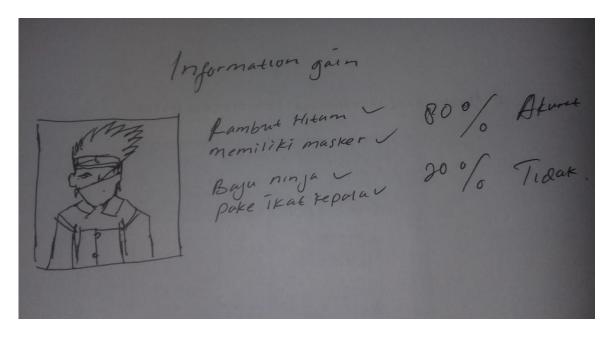


Figure 2.8: Gain Dan Entropi.

adalah pasangan yang terdiri dari objek input (biasanya vektor) dan nilai output yang diinginkan (juga disebut sinyal pengawas). Algoritma pembelajaran yang diawasi menganalisis data pelatihan dan menghasilkan fungsi yang disimpulkan, yang dapat digunakan untuk memetakan contoh-contoh baru. Skenario optimal akan memungkinkan algoritma menentukan label kelas dengan benar untuk instance yang tidak terlihat. Ini membutuhkan algoritma pembelajaran untuk menggeneralisasi dari data pelatihan untuk situasi yang tidak terlihat dengan cara yang "masuk akal" (lihat bias induktif).

2. Unsupervised learning adalah istilah yang digunakan untuk pembelajaran bahasa Ibrani, yang terkait dengan pembelajaran tanpa guru, juga dikenal sebagai organisasi mandiri dan metode pemodelah kepadatan probabilitas input. Analisis cluster sebagai cabang pembelajaran mesin yang mengelompokkan data yang belum diberi label, diklasifikasikan atau dikategorikan. Alih-alih menanggapi umpan balik, analisis klaster mengidentifikasi kesamaan dalam data dan bereaksi berdasarkan ada tidaknya kesamaan di setiap potongan data baru. BErikut merupakan contoh Unsupervised Learning dengan Gaussian mixture models.

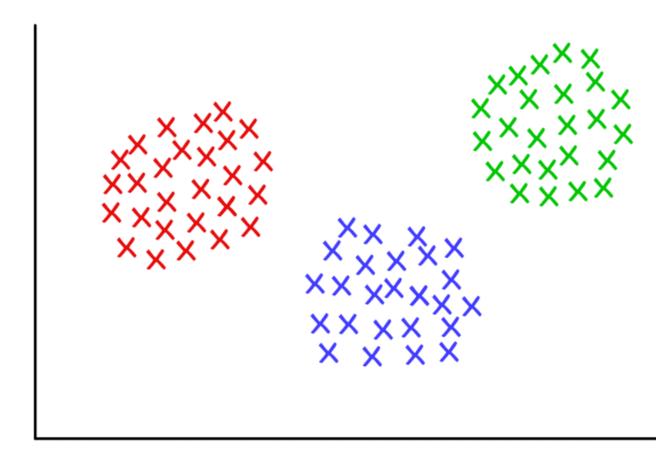


Figure 2.9: Binary Clasification

2.2.3 evaluasi dan akurasi dari buku dan disertai ilustrasi contoh dengan gambar

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

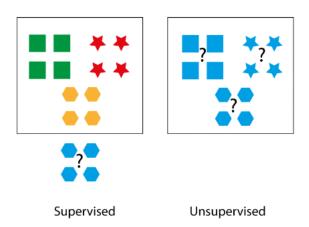


Figure 2.10: Supervised Learning

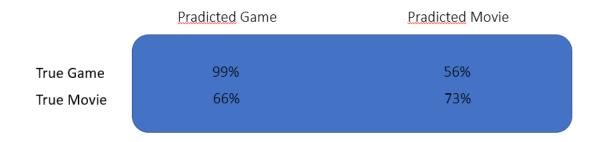


Figure 2.11: Evaluasi dan Akurasi

2.2.4 bagaimana cara membuat dan membaca confusion matrix, buat confusion matrix

1. Confusion matrix:

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

2. Berikut adalah contoh dari confusion matrix :

- Recall =3/(1+3) = 0.75
- Precision = 3/(1+3) = 0.75
- Accuracy =(5+3)/(5+1+1+3) = 0.8
- Error Rate =(1+1)/(5+1+1+3) = 0.2

2.2.5 bagaimana K-fold cross validation bekerja dengan gambar ilustrasi

- 1. Cara kerja K-fold cross validation :
 - 1) Total instance dibagi menjadi N bagian.
 - 2) Fold yang pertama adalah bagian pertama menjadi data uji (testing data) dan sisanya menjadi training data.
 - 3) Lalu hitung akurasi berdasarkan porsi data tersebut dengan menggunakan persamaan.
 - 4) Fold yang ke dua adalah bagian ke dua menjadi data uji (testing data) dan sisanya training data.
 - 5) Kemudian hitung akurasi berdasarkan porsi data tersebut.
 - 6) Dan seterusnya hingga habis mencapai fold ke-K.
 - 7) Terakhir hitung rata-rata akurasi K buah.

K-Fold Cross Validation



Data Set

Figure 2.12: K-fold cross validation

2.2.6 decision tree dengan gambar ilustrasi

 Decision Tree dalah metode pembelajaran yang diawasi non-parametrik yang digunakan untuk klasifikasi dan regresi. Tujuannya adalah untuk membuat model yang memprediksi nilai variabel target dengan mempelajari aturan keputusan sederhana yang disimpulkan dari fitur data.

Misalnya, dalam contoh di bawah ini, decision tree belajar dari data untuk memperkirakan kurva sinus dengan seperangkat aturan keputusan if-then-else. Semakin dalam pohon, semakin rumit aturan keputusan dan semakin bugar modelnya.

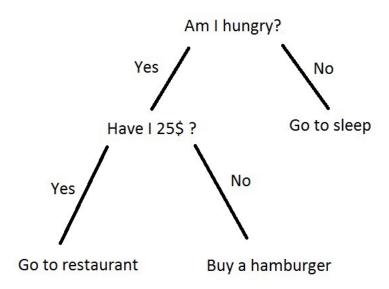


Figure 2.13: Decision Tree

2.2.7 Information Gain dan entropi dengan gambar ilustrasi

- 1. Information gain didasarkan pada penurunan entropi setelah dataset dibagi pada atribut. Membangun decision tree adalah semua tentang menemukan atribut yang mengembalikan perolehan informasi tertinggi (mis., Cabang yang paling homogen).
- 2. Entropi adalah ukuran keacakan dalam informasi yang sedang diproses. Semakin tinggi entropi, semakin sulit untuk menarik kesimpulan dari informasi itu. Membalik koin adalah contoh tindakan yang memberikan informasi yang acak. Untuk koin yang tidak memiliki afinitas untuk kepala atau ekor, hasil

dari sejumlah lemparan sulit diprediksi. Mengapa? Karena tidak ada hubungan antara membalik dan hasilnya. Inilah inti dari entropi.

Information Gain



Udah Tua	20% Tidak
Pake Topi	10% <u>Tidak</u>
Kumisan/Jenggotan	20% Tidak
Ngomongnya gk enak	50% Akurat

Figure 2.14: Entropi

2.3 Andiaslam/1164064

2.3.1 Scikit-learn

- 1. Pembahasan Dan Hasil
- 2. variabel Dan pada baris kedua variabel solok membaca file csv nya. Dan pada baris ketiga merupakan hasilnya yaitu 395.
 - Hasil Code 1:

```
In [6]: import pands: as Sursbays
...: Jatim = Sursbays.read_csv('D:\Tugas Kulish\Semester 6\KECERDASAN BUATAN\Python-Artificial-Intelligence-Projects-for-Beginners
\tag{Chapter02\dataset\student-mat.csv', sep=';')
...: len(Jatim)
Out[6]: 395
```

Figure 2.15: Hasil Code 1

- 3. variable dapat mengimplementasi bari ke 1 dari baris G1, G2, dan G3.
 - Hasil 2:

Figure 2.16: Hasil Code 2

4. Code 3.

Penjelasan:

variabel mengambil data dari kolom. kemudian akan di tampilkan pada output

• Hasil Code 3:

```
In [8]: Jatim = Surabaya.get_dummies(Jatim, columns=['sex', 'school', 'address', 'famsize', 'Pstatus', 'Mjob', 'Fjob', ...: 'reason', 'guardian', 'schoolsup', 'famsup', 'paid', 'activities', ...: Jatim.head()

Out[8]:

age Medu Fedu ... internet_yes romantic_no romantic_yes

0 18 4 4 ... 1 1 0 0

1 17 1 1 ... 1 1 0

2 15 1 1 ... 1 1 0

3 15 4 2 ... 1 0 1 0 1

4 16 3 3 ... 0 1 0 1

[5 rows x 57 columns]
```

Figure 2.17: Hasil Code 3

5. Code 4.

Penjelasan:

Variabel akan menampilkan sampel data dari 500 data training dan 500 data testing.

• Hasil Code 4:

Figure 2.18: Hasil Code 4

6. Code 5.

Penjelasan:

variabel hanya melakukan pengetesan/pengecekan terhadap decission tree.

• Hasil Code 5:

```
In [33]: from sklearn import tree
    ...: amanatul = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", max_depth=5)
    ...: amanatul = amanatul.sft(Clatim_train_att, Jatim_train_pass)
```

Figure 2.19: Hasil Code 5

7. Code 6.

Penjelasan:

terjadi error pada import graphivz.

• Hasil Code 6:

```
In [42]: import graphviz
...: dot_data = tree.export_graphviz(amanatul, out_file=None, label="all", impurity=False
>reportion=True.
...: feature_names=list(Jatim_train_att), class_names=["fail", "pass"],
...: filedatrue, rounded=True)
...: graph = graphviz.Source(dot_data)
...: graph
>rraceback (most recent call last):

File "cipython-input-42-554c8002ecf8>", line 1, in <module>
import graphviz

**CoduleNotFoundError: No module named 'graphviz'
```

Figure 2.20: Hasil Code 6

8. Code 7.

Penjelasan:

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

• Hasil Code 7:

Figure 2.21: Hasil Code 7

9. Code 8.

Penjelasan:

menampilkan hasil perhitungan dari kedua parameter yang terdapat pada code tersebut.

• Hasil Code 8:

10. Code 9.

Penjelasan:

kodingan teresbut mnedefinisikan library sklearn model selection dan import cross val score. Dan kemudian variabel scores mengeksekusi fungsi cross val score(solo, solok att, solok pass, cv=5). Kemudian akan menampilkan nilai dari fungsi akurasinya.

```
In [43]: amanetul.score(Jatim.test_att, Jatim.test_pass)
Traceback (most recent call last):

File "cipython-input-43-8g/ca945ica2>", line 1, in <module>
amanatul.score(Jatim.test_att, Jatim.test_pass)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\base.py", line 288, in score
return accuracy_score(y, self.predict(X), sample_weight=sample_weight)

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\tree\tree.py", line 416, in predict
X = self._validate_X_predict(X, check_input)
File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\tree\tree.py", line 377, in
_validate_X_predict
X = check_array(X, dtype=DTYPE, accept_sparse="csr")

File "C:\ProgramData\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\utils\validation.py", line 582, in
check_array
context))
```

Figure 2.22: Hasil Code 8

• Hasil Code 9:

```
In [13]: from sklearn.model_selection import cross_val_score
...: scores = cross_val_score(amantul, Jatim_tatt, Jatim_pass, cvs)
...: # show deverage score and +/ * two standard deviations analy (covering 95% of scores)
...: print('Accuracy: 30.2f' (+/ - 30.2f)' % (scores.mean(), scores.std() * 2))
Accuracy: 8.75 (+/ - 0.1)
```

Figure 2.23: Hasil Code 9

11. Code 10.

Penjelasan:

berfungsi untuk menampilkan hasil dari fungsi Max Depth dan Accuraccy dari dari Decission Tree. Yaitu menmpilkan data dari angka 1-20.

• Hasil Code 10:

Figure 2.24: Hasil Code 10

12. Code 11.

Penjelasan:

variable scores akan menampilkan atau mendefinisikan nilai dari variabel score yang mana isi dari variable score Yang mana hasil tampilan dari kodingannya adalah output

• Hasil Code 11:

Figure 2.25: Hasil Code 11

13. Code 12.

Penjelasan:

pada library matplotlib akan menampilkan gambar grafik pada gambar 12 dari eksekusi fungsi ax.errorbar.

• Hasil Code 12:

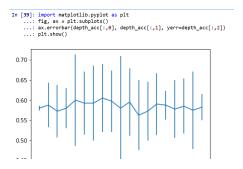


Figure 2.26: Hasil Code 12

2.3.2 Praktek Penanganan Error

Figure 2.27: HASIL YANG MASIH ERROR

Traceback (most recent call last):

File "<ipython-input-33-b4843d06cfa2>", line 1, in <module> import graphviz

ModuleNotFoundError: No module named 'graphviz'

Solusi dari error tersebut adalah memasukkan path dari graphviz ke environment variabels, maka akan menampilkan hasil yaitu sebuah decision tree.

2.4 Same Topics

Cite every latest journal with same topic

2.4.1 Topic 1

cite for first topic

2.4.2 Topic 2

if you have two topics you can include here to

2.5 Same Method

write and cite latest journal with same method

2.5.1 Method 1

cite and paraphrase method 1

2.5.2 Method 2

cite and paraphrase method 2 if you have more method please add new subsection.

Methods

3.1 The data

PLease tell where is the data come from, a little brief of company can be put here.

3.2 Method 1

Definition, steps, algoritm or equation of method 1 and how to apply into your data

3.3 Method 2

Definition, steps, algoritm or equation of method 2 and how to apply into your data

Experiment and Result

brief of experiment and result.

4.1 Experiment

Please tell how the experiment conducted from method.

4.2 Result

Please provide the result of experiment

Conclusion

brief of conclusion

5.1 Conclusion of Problems

Tell about solving the problem

5.2 Conclusion of Method

Tell about solving using method

5.3 Conclusion of Experiment

Tell about solving in the experiment

5.4 Conclusion of Result

tell about result for purpose of this research.

Discussion

Appendix A

Form Penilaian Jurnal

gambar A.1 dan A.2 merupakan contoh bagaimana reviewer menilai jurnal kita.

NO	UNSUR	KETERANGAN	MAKS	KETERANGAN
1	Keefektifan Judul Artikel	Maksimal 12 (dua belas) kata dalam		a. Tidak lugas dan tidak ringkas (0)
		Bahasa Indonesia atau 10 (sepuluh) kata	2	b. Kurang lugas dan kurang ringkas (1)
		dalam Bahasa Inggris		c. Ringkas dan lugas (2)
2	Pencantuman Nama Penulis dan Lembaga Penulis		1	a. Tidak lengkap dan tidak konsisten (0)
				b. Lengkap tetapi tidak konsisten (0,5) c. Lengkap dan konsisten (1)
		Dalam Bahasa Indonesia dan Bahasa		a. Tidak dalam Bahasa Indonesia dan Bahasa Inggris (0) b. Abstrak kurang jelas dan ringkas,
3	Abstrak	Inggris yang baik, jumlah 150-200 kata. Isi terdiri dari latar belakang, metode, hasil, dan kesimpulan. Isi tertuang dengan kalimat yang jelas.	2	atau hanya dalam Bahasa Inggris, atau dalam Bahasa Indonesia saja (1)
				c. Abstrak yang jelas dan ringkas dalam Bahasa Indonesia dan Bahasa Inggris (2)
	Kata Kunci	Maksimal 5 kata kunci terpenting dalam paper		a. Tidak ada (0)
١.				b. Ada tetapi kurang mencerminkan
4			1	konsep penting dalam artikel (0,5)
				c. Ada dan mencerminkan konsep
-	Sistematika Pembaban	Terdiri dari pendahuluan, tinjauan	1	penting dalam artikel (1) a. Tidak lengkap (0)
		pustaka, metode penelitian, hasil dan		b. Lengkap tetapi tidak sesuai sisetm
5		pembahasan, kesimpulan dan saran,		(0.5)
		daftar pustaka		c. Lengkap dan bersistem (1)
	Pemanfaatan Instrumen Pendukung	Pemanfaatan Instrumen Pendukung seperti gambar dan tabel	1	a. Tak termanfaatkan (0)
6				b. Kurang informatif atau komplementer
0				(0,5)
				c. Informatif dan komplementer (1)
	Cara Pengacuan dan Pengutipan		1	a. Tidak baku (0)
7				b. Kurang baku (0,5)
				c. Baku (1)
	Penyusunan Daftar Pustaka	Penyusunan Daftar Pustaka	1	a. Tidak baku (0)
8				b. Kurang baku (0,5)
_				c. Baku (1)
	Peristilahan dan Kebahasaan Makna Sumbangan bagi Kemajuan			a. Buruk (0)
9			2	b. Baik (1)
				c. Cukup (2)
10				a. Tidak ada (0)
			4	b. Kurang (1)
			7	c. Sedang (2)
				d. Cukup (3) e. Tinggi (4)
				c. ringgi (4)

Figure A.1: Form nilai bagian 1.

11	Dampak Ilmiah		7	a. Tidak ada (0) b. Kurang (1) c. Sedang (3) d. Cukup (5) e. Besar (7)
12	Nisbah Sumber Acuan Primer berbanding Sumber lainnya	Sumber acuan yang langsung merujuk pada bidang ilmiah tertentu, sesuai topik penelitian dan sudah teruji.	3	a. < 40% (1) b. 40-80% (2) c. > 80% (3)
13	Derajat Kemutakhiran Pustaka Acuan	Derajat Kemutakhiran Pustaka Acuan	3	a. < 40% (1) b. 40-80% (2) c. > 80% (3)
14	Analisis dan Sintesis	Analisis dan Sintesis	4	a. Sedang (2) b. Cukup (3) c. Baik (4)
15	Penyimpulan	Sangat jelas relevasinya dengan latar belakang dan pembahasan, dirumuskan dengan singkat	3	a. Kurang (1) b. Cukup (2) c. Baik (3)
16	Unsur Plagiat		0	a. Tidak mengandung plagiat (0) b. Terdapat bagian-bagian yang merupakan plagiat (-5) c. Keseluruhannya merupakan plagiat (- 20)
	TOTAL		36	
	Catatan : Nilai minimal untu	ık diterima 25		

Figure A.2: form nilai bagian 2.

Appendix B

FAQ

M : Kalo Intership II atau TA harus buat aplikasi ? D : Ga harus buat aplikasi tapi harus ngoding

M : Pa saya bingung mau ngapain, saya juga bingung mau presentasi apa? D : Makanya baca de, buka jurnal topik 'ganteng' nah kamu baca dulu sehari 5 kali ya, 4 hari udah 20 tuh. Bingung itu tanda kurang wawasan alias kurang baca.

M : Pa saya sudah cari jurnal terindeks scopus tapi ga nemu. D : Kamu punya mata de? coba dicolok dulu. Kamu udah lakuin apa aja? tolong di list laporkan ke grup Tingkat Akhir. Tinggal buka google scholar klik dari tahun 2014, cek nama jurnalnya di scimagojr.com beres.

M : Pa saya belum dapat tempat intership, jadi ga tau mau presentasi apa? D : kamu kok ga nyambung, yang dipresentasikan itu yang kamu baca bukan yang akan kamu lakukan.

M : Pa ini jurnal harus yang terindex scopus ga bisa yang lain ? D : Index scopus menandakan artikel tersebut dalam standar semantik yang mudah dipahami dan dibaca serta bukan artikel asal jadi. Jika diluar scopus biasanya lebih sukar untuk dibaca dan dipahami karena tidak adanya proses review yang baik dan benar terhadap artikel.

M: Pa saya tidak mengerti D: Coba lihat standar alasan

M: Pa saya bingung D: Coba lihat standar alasan

M: Pa saya sibuk D: Mbahmu....

M: Pa saya ganteng D: Ndasmu....

M: Pa saya kece D: wes karepmu lah....

Biasanya anda memiliki alasan tertentu jika menghadapi kendala saat proses bimbingan, disini saya akan melakukan standar alasan agar persepsi yang diterima sama dan tidak salah kaprah. Penggunaan kata alasan tersebut antara lain :

- 1. Tidak Mengerti: anda boleh menggunakan alasan ini jika anda sudah melakukan tahapan membaca dan meresumekan 15 jurnal. Sudah mencoba dan mempraktekkan teorinya dengan mencari di youtube dan google minimal 6 jam sehari selama 3 hari berturut-turut.
- 2. Bingung : anda boleh mengatakan alasan bingung setelah maksimal dalam berusaha menyelesaikan tugas bimbingan dari dosen(sudah dilakukan semua). Anda belum bisa mengatakan alasan bingung jika anda masih belum menyelesaikan tugas bimbingan dan poin nomor 1 diatas. Setelah anda menyelesaikan tugas bimbingan secara maksimal dan tahap 1 poin diatas, tapi anda masih tetap bingung maka anda boleh memakai alasan ini.

Bibliography

- [1] Cahyo Darujati and Agustinus Bimo Gumelar. Pemanfaatan teknik supervised untuk klasifikasi teks bahasa indonesia. *Jurnal Bandung Text Mining*, 16(1):5–1, 2012.
- [2] Joshua Eckroth. Python Artificial Intelligence Projects for Beginners: Get up and running with Artificial Intelligence using 8 smart and exciting AI applications. Packt Publishing Ltd, 2018.
- [3] Helfi Nasution. Implementasi logika fuzzy pada sistem kecerdasan buatan. ELKHA, 4(2), 2012.
- [4] Stuart J Russell and Peter Norvig. Artificial intelligence: a modern approach. Malaysia; Pearson Education Limited,, 2016.