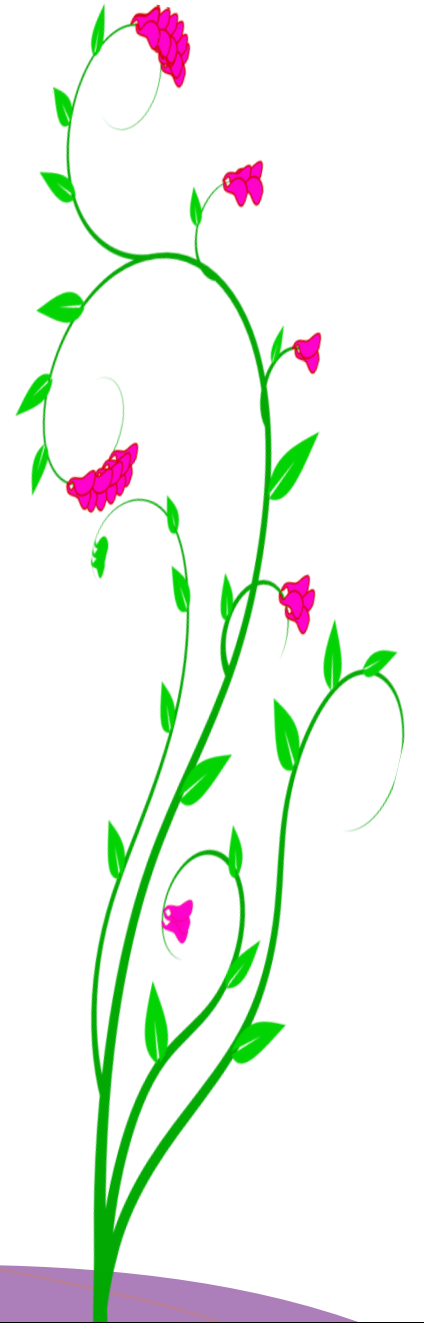


Teknologi Kecerdasan Buatan untuk Mendukung Keputusan pada Bidang Medis

Dr. Enny Itje Sela, S.Si., M. Kom
Universitas Teknologi Yogyakarta





Bahasan



1

**Kecerdasan
Buatan**

2

**Machine
Learning**

3

Studi Kasus



ARTIFICIAL INTELLIGENCE

IS NOT NEW

ARTIFICIAL INTELLIGENCE

Any technique which enables computers to mimic human behavior



1950's

1960's

1970's

1980's

1990's

2000's

2010's

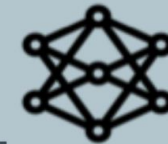
MACHINE LEARNING

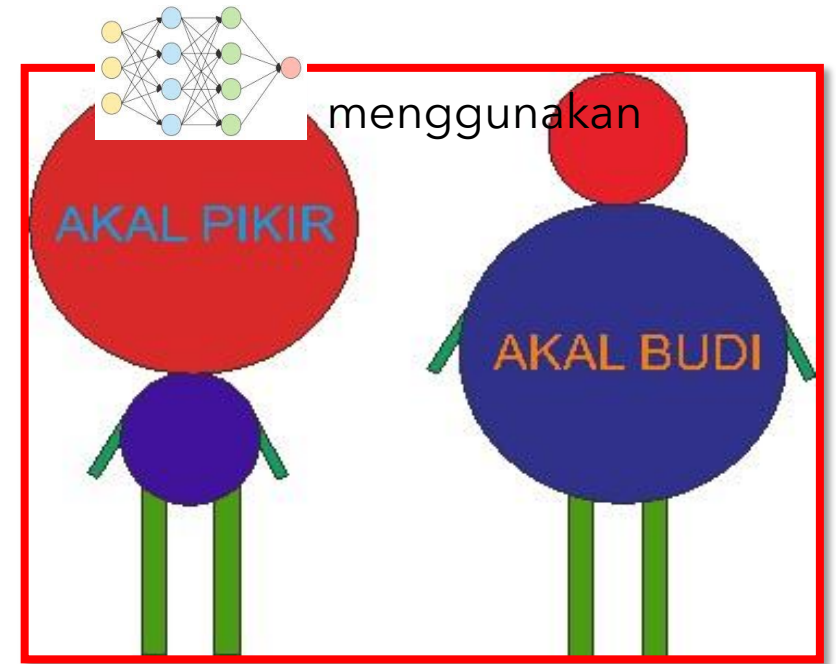
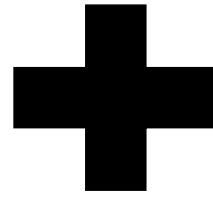
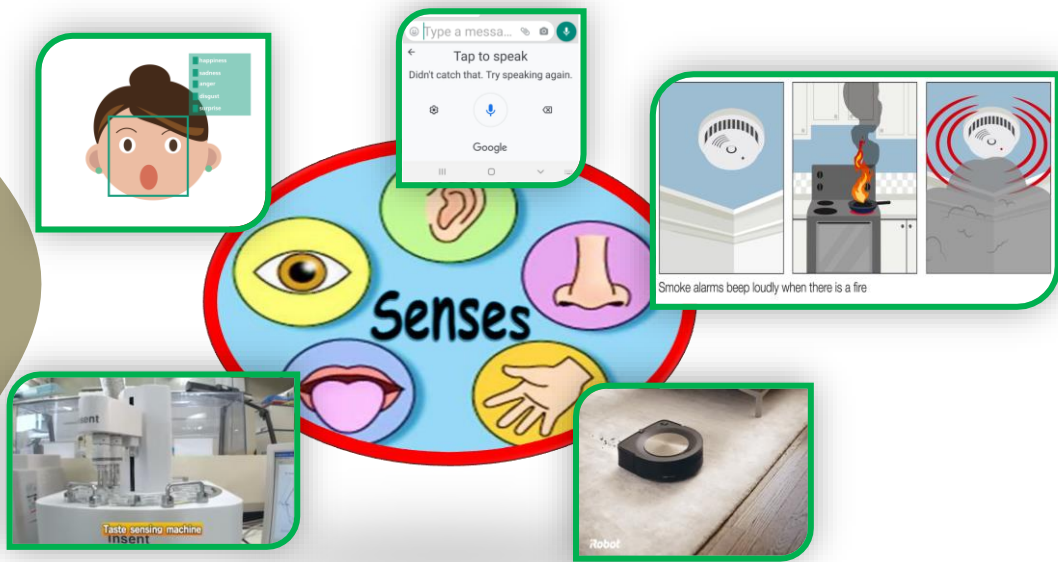
AI techniques that give computers the ability to learn without being explicitly programmed to do so



DEEP LEARNING

A subset of ML which make the computation of multi-layer neural networks feasible







AN INTELLIGENT SYSTEM IS A KNOWLEDGE DEVELOPMENT SYSTEM





DATA



INFORMASI

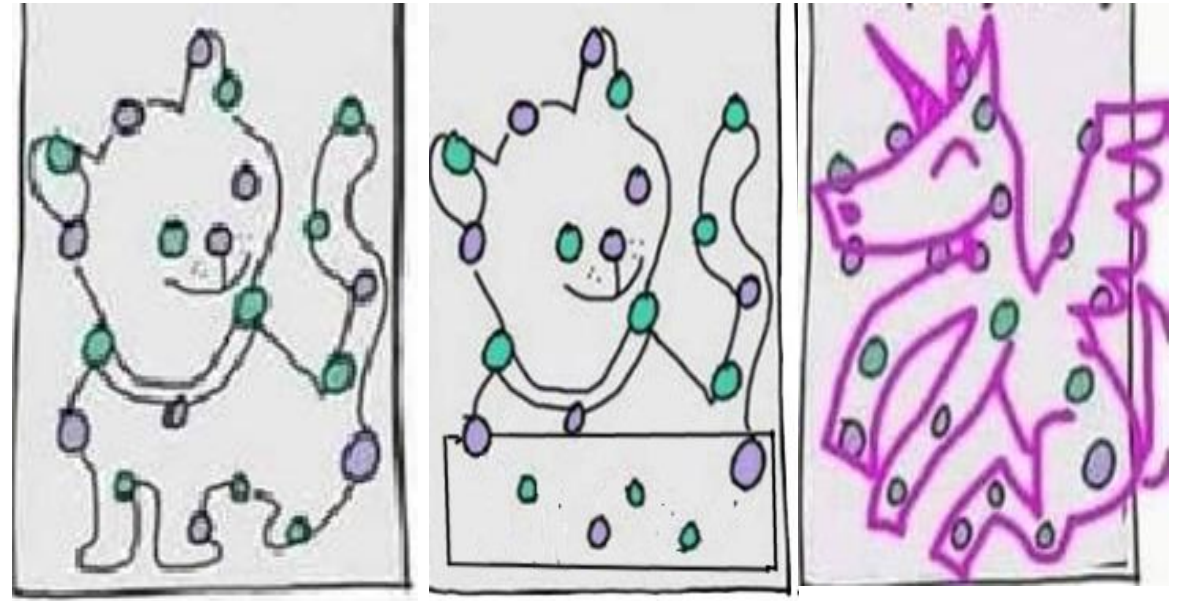
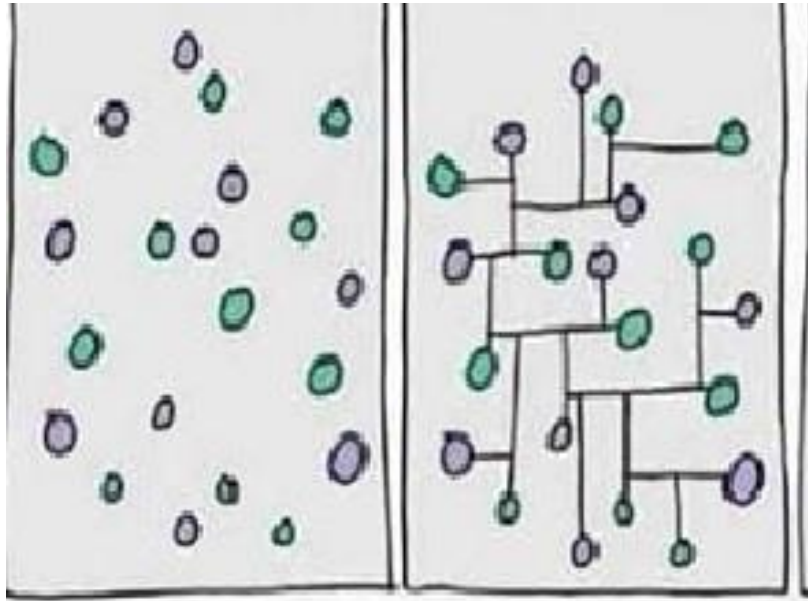


PENGETAHUAN

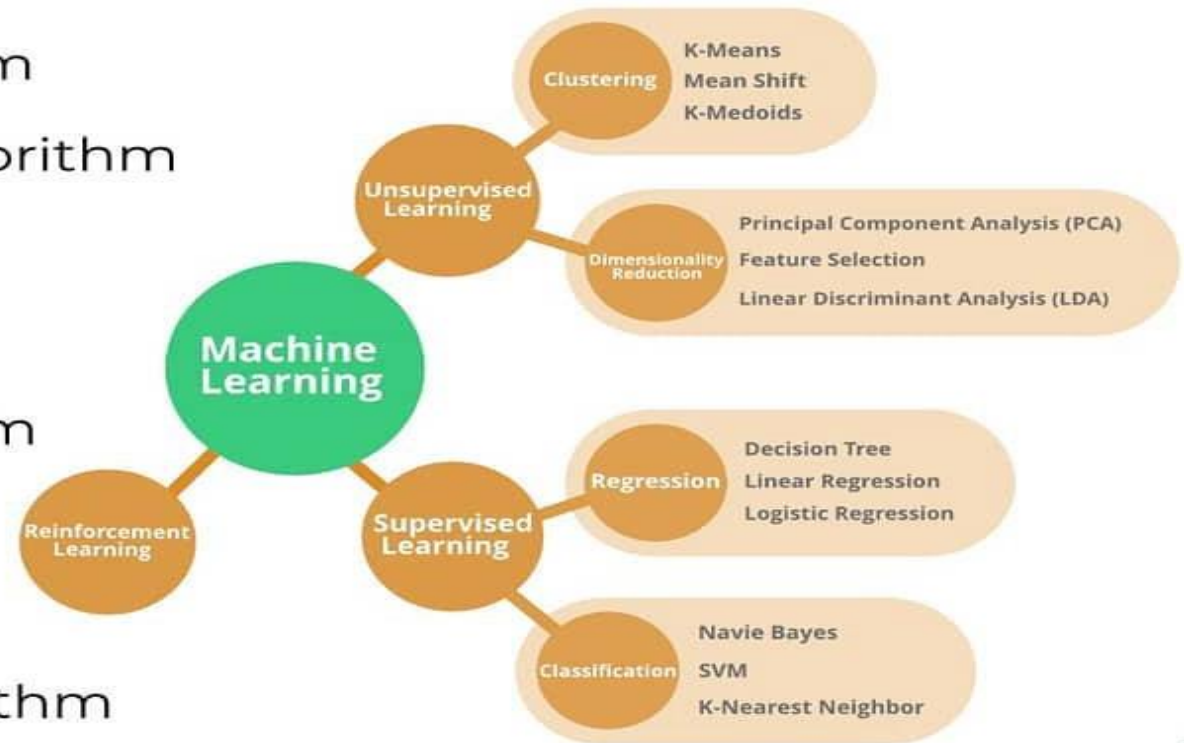
DATA

INFORMASI

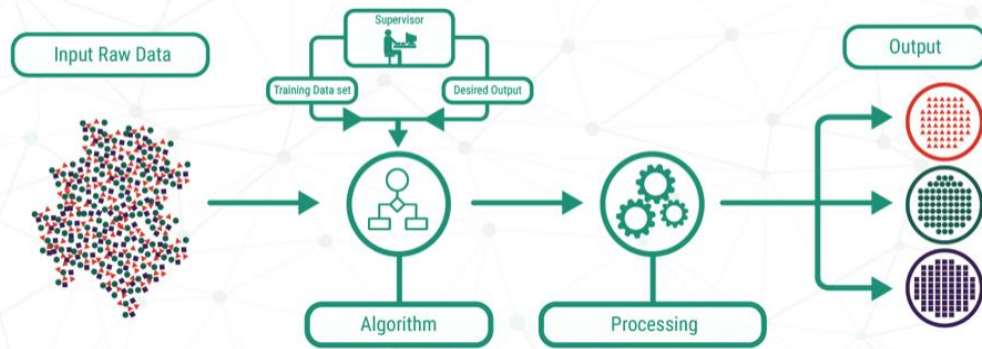
PENGETAHUAN



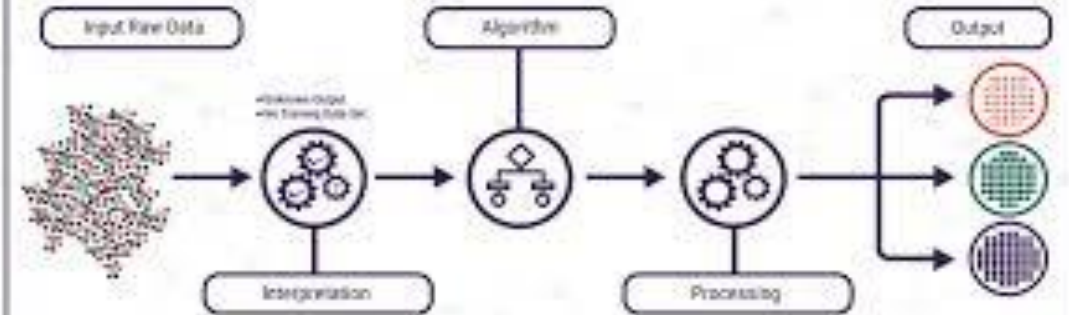
1. Naïve Bayes Classifier Algorithm
2. K Means Clustering Algorithm
3. Support Vector Machine Algorithm
4. Apriori Algorithm
5. Linear Regression Algorithm
6. Logistic Regression Algorithm
7. Decision Trees Algorithm
8. Random Forests Algorithm
9. K Nearest Neighbours Algorithm
10. Artificial Neural Networks Algorithm




SUPERVISED LEARNING



UNSUPERVISED LEARNING




JENIS DATA



Structured Data

Often numbers or labels, stored in a structured framework of columns and rows relating to pre-set parameters.


- ID ID CODES IN DATABASES
- NUMERICAL DATA GOOGLE SHEETS
- STAR RATINGS



Semi-structured Data

Loosely organized into categories using meta tags

- EMAILS BY INBOX, SENT, DRAFT
- TWEETS ORGANIZED BY HASHTAGS
- FOLDERS ORGANIZED BY TOPIC



Unstructured Data

Text-heavy information that's not organized in a clearly defined framework or model.

- MEDIA POSTS, EMAILS, ONLINE REVIEWS
- VIDEOS, IMAGES
- SPEECH, SOUNDS

ID	Name	Age	Degree
1	John	18	B.Sc.
2	David	31	Ph.D.
3	Robert	51	Ph.D.
4	Rick	26	M.Sc.
5	Michael	19	B.Sc.

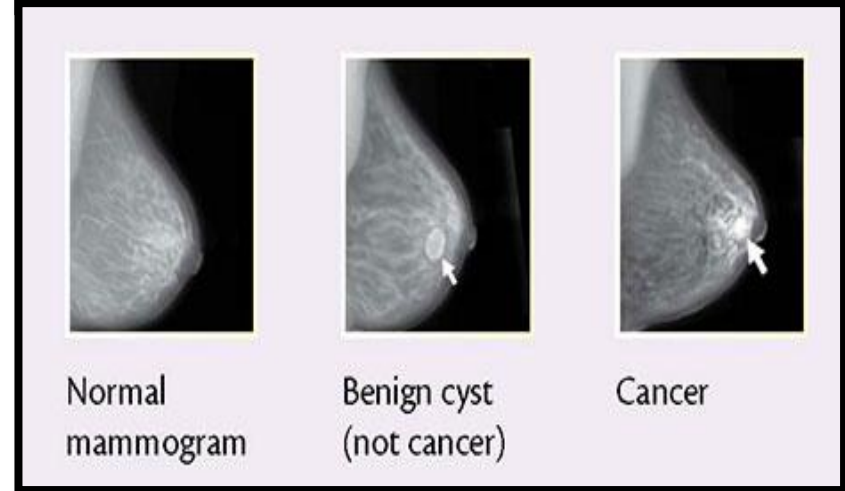
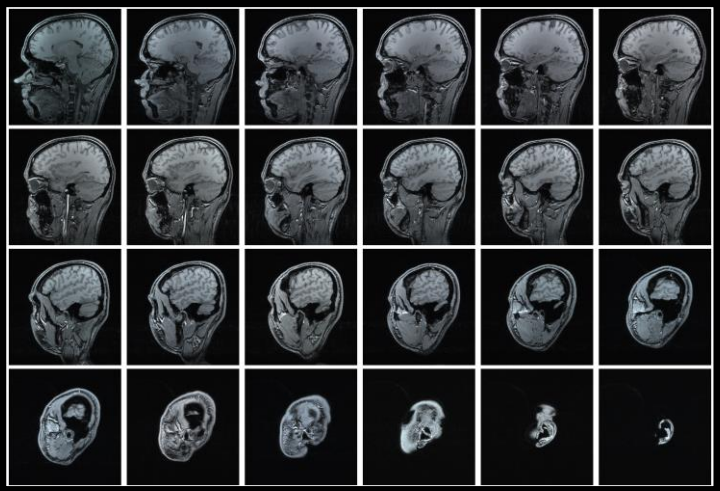
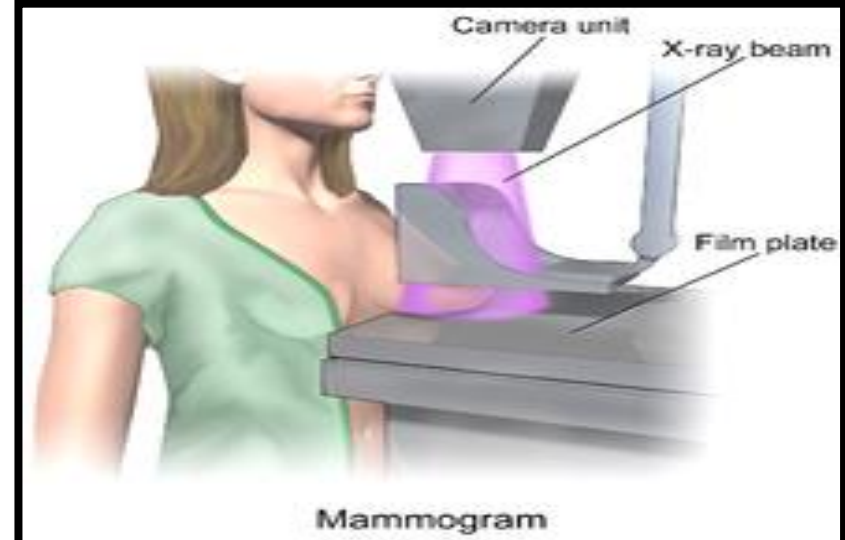
```
<University>
  <Student ID="1">
    <Name>John</Name>
    <Age>18</Age>
    <Degree>B.Sc.</Degree>
  </Student>
  <Student ID="2">
    <Name>David</Name>
    <Age>31</Age>
    <Degree>Ph.D. </Degree>
  </Student>
  ....
</University>
```

The university has 5600 students. John's ID is number 1, he is 18 years old and already holds a B.Sc. degree. David's ID is number 2, he is 31 years old and holds a Ph.D. degree. Robert's ID is number 3, he is 51 years old and also holds the same degree as David, a Ph.D. degree.

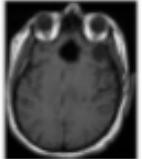

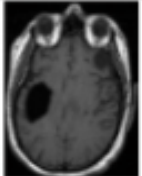

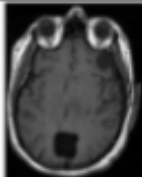

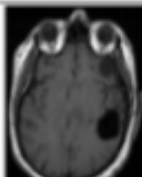

Data Medis

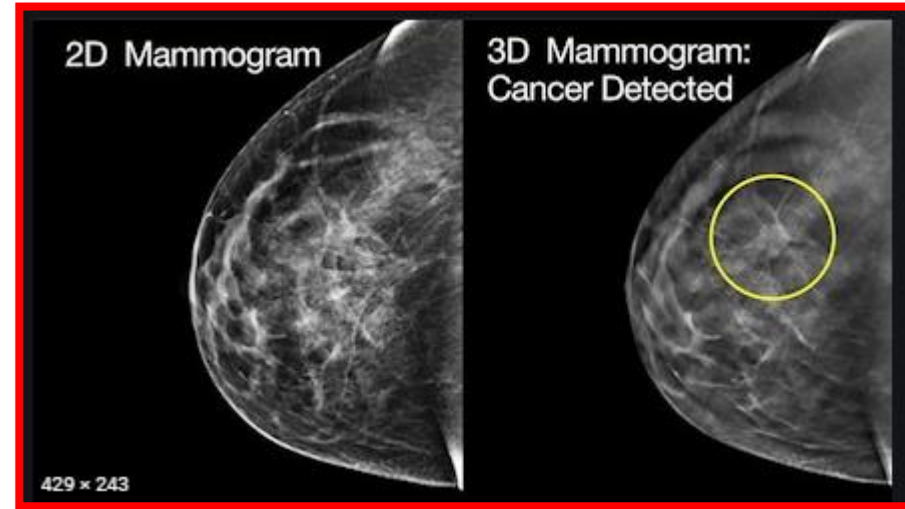
- Data non citra: rekam medis, resep dokter
- Citra: dihasilkan oleh peralatan medis seperti X-ray, CT scan, MRI dll.
- Format citranya khusus untuk citra medis yaitu DICOM (Digital Imaging and Communication in Medicine)
- Citra medis X-ray dapat ditemui dalam bidang radiologi (salah satunya).
- Pembacaan citra medis biasanya dilakukan oleh ahli radiografi atau teknolog radiologis atau radiografer.

Sumber data medis



Deteksi objek abnormal

No	Citra abnormal	Deteksi	Ukuran
1			$z1 = 810.500$ $z = 4,26\%$ Ukuran kecil
2			$z1 = 902.750$ $z = 4,74\%$ Ukuran kecil
3			$z1 = 691.875$ $z = 3,63\%$ Ukuran kecil
4			$z1 = 619.375$ $z = 3,25\%$ Ukuran kecil



Dataset data terstruktur



Gejala	Alamiah	Perilaku	Diagnosa	Tanda	Paraf
...

VARIABEL

KUISIONER

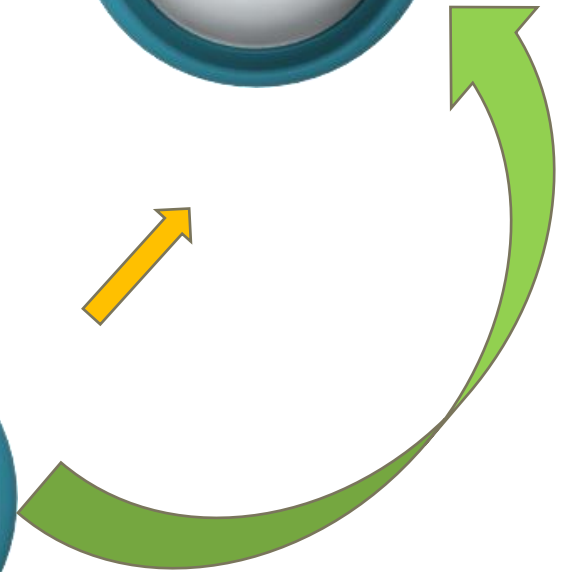
No	Pernyataan	1	2	3	4	5
1	Saya merasa mudah berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
2	Saya merasa nyaman berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
3	Saya merasa senang berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
4	Saya merasa bangga berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
5	Saya merasa puas berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
6	Saya merasa senang berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
7	Saya merasa bangga berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
8	Saya merasa puas berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
9	Saya merasa senang berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
10	Saya merasa bangga berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
11	Saya merasa puas berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
12	Saya merasa senang berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
13	Saya merasa bangga berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
14	Saya merasa puas berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
15	Saya merasa senang berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
16	Saya merasa bangga berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
17	Saya merasa puas berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
18	Saya merasa senang berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
19	Saya merasa bangga berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5
20	Saya merasa puas berinteraksi dengan orang-orang yang berbeda-beda	1	2	3	4	5

ML



Cleaning, integration,
transformation

ML



DATASET PADA DATA TIDAK TERSTRUKTUR

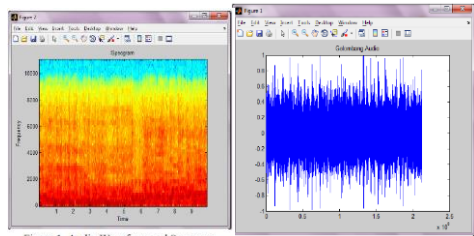


Figure 1. Audio Waveform and Spectrogram

Domain waktu:

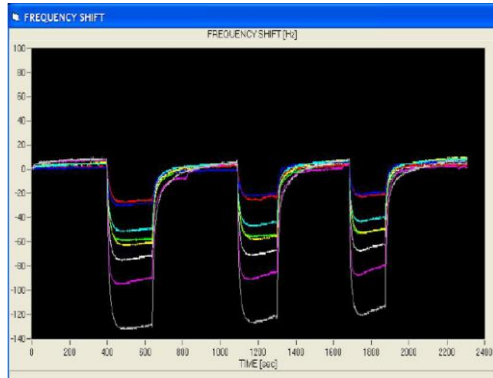
average energy (AE),
zero crossing rate (ZCR)

Domain frekuensi:

spectrum centroid (SC)
spectrum flux (SF)



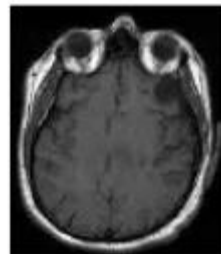
AE	ZCR	SC	SF
10.2	111.1	98.2	88
90.1	198.3	80.1	12.2
....



S1	S2	S3	S4
10.2	111.1	98.2	88	
90.1	198.3	80.1	12.2	
....



Training & Testing



fitur/ciri : morfologi, tekstur,
warna,



F1	F2	F3	F4
10.2	111.1	98.2	88	
90.1	198.3	80.1	12.2	
....

3

Studi Kasus

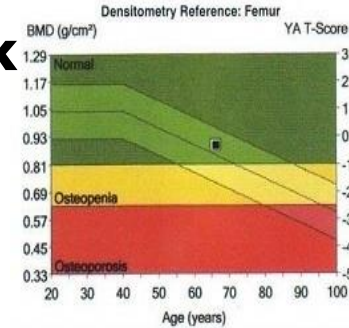
**Pemeriksaan Osteoporosis menggunakan
Citra Radiograf Periapikal Dental**

Latar Belakang

Osteoporosis - DXA



BMD Tlg femoral neck
→
BMD Tlg lumbar



T-Score, Z-Score
(Normal,
Osteopenia,
Osteoporosis)



DXA ~~X~~ gigi



BMD (?)

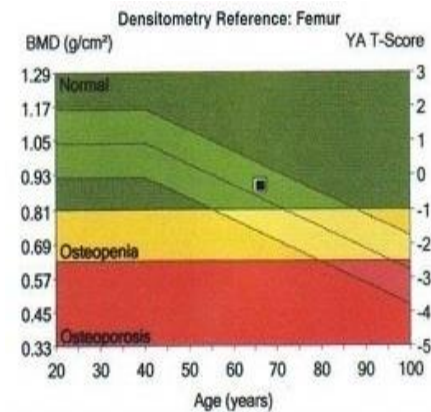
Normal,
Osteopenia,
Osteoporosis

Tantangan (1): Data sekunder belum tersedia

Menopause, kriteria eksklusi
informed consent



RSGM Prof Soedomo - FKG - UGM



RSUP Dr. Sardjito - UGM

Pengajuan *ethical clearance*

1

- Proposal :
- Data tersedia: jenis data, jumlah data, peruntukan data, proses data, hasil yang diharapkan
- Data tidak tersedia: kriteria subjek, jumlah subjek, penanganan subjek, ethical clearance, kuisisioner,

2

- Pemeriksaan oleh Komite Etik
D:_00UTY\dinas\Pribadi\KSelektalKOMUGM

3

- Jika lolos, ambil data yang diperlukan



UNIT ETIKA DAN ADVOKASI
FAKULTAS KEDOKTERAN GIGI UNIVERSITAS GADJAH MADA
Sekretariat: Fakultas Kedokteran Gigi UGM Jl. Denta Sekip Utara Yogyakarta
Telp. (0274) 902671

KETERANGAN KELAIKAN ETIK PENELITIAN ("ETHICAL CLEARANCE")

No. 296/KKEP/FGK-UGM/EC/2012

Setelah Tim Etik Penelitian Fakultas Kedokteran Gigi Universitas Gadjah Mada mempelajari dengan seksama rancangan penelitian yang diusulkan:

Judul : "*Framework* Sistem Penilaian Kualitas Tulang Trabekula Menggunakan Citra Radiograf Periapikal Dental untuk Pemeriksaan Osteoporosis"

Peneliti Utama : Enny Itje Sela

Penanggung Jawab Medis : 1. Dra. Sri Hartati, M.Sc., Ph.D
2. Drs. Agus Harjoko, M.Sc., Ph.D
3. Drs. Retantyo Wardoyo, M.Sc., Ph.D
4. Prof. Dr. drg. Munakhir Mudjosemedi, SU., Sp.RKG(K)

Unit/Lembaga : FMIPA UGM

Tempat Penelitian : Lab. Sistem Cerdas FMIPA UGM

Waktu Penelitian : Juli 2012 – Desember 2013

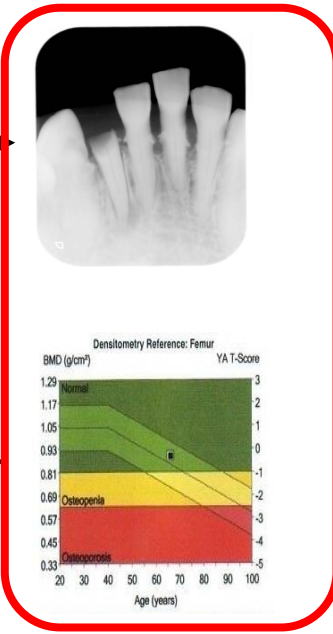
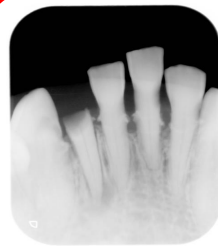
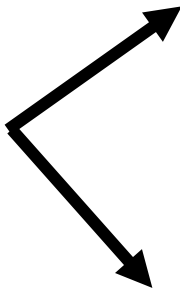
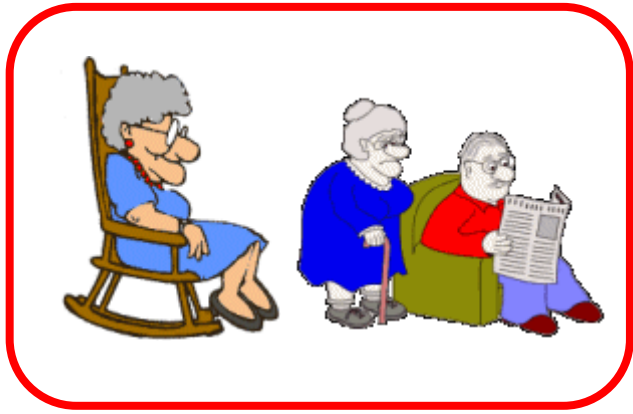
Maka dengan ini menyatakan bahwa penelitian tersebut telah memenuhi syarat atau laik etik.

Yogyakarta, 19 Juli 2012

Ketua Komisi Etik Penelitian FKG UGM

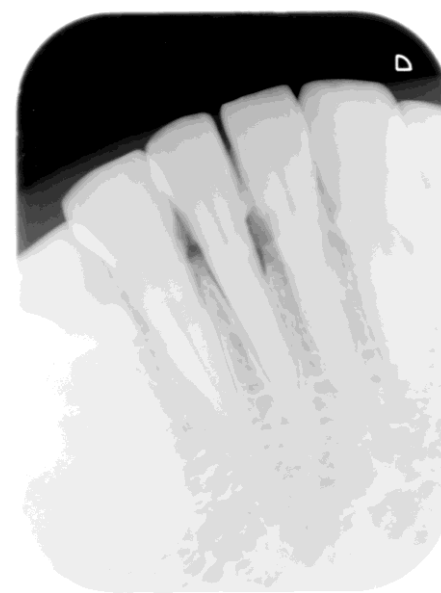
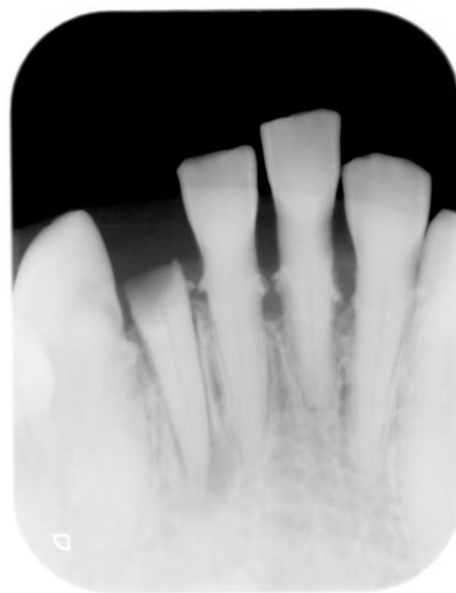
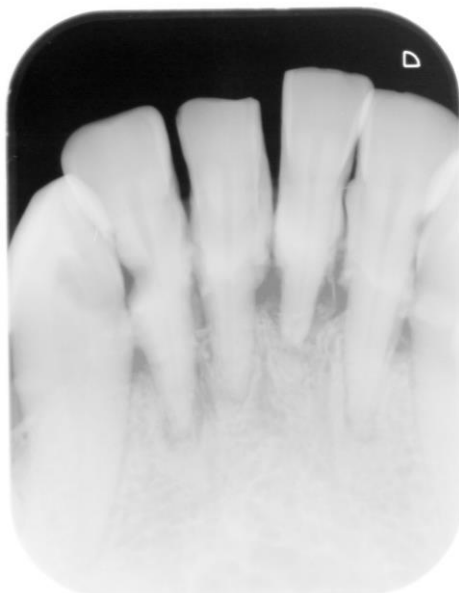
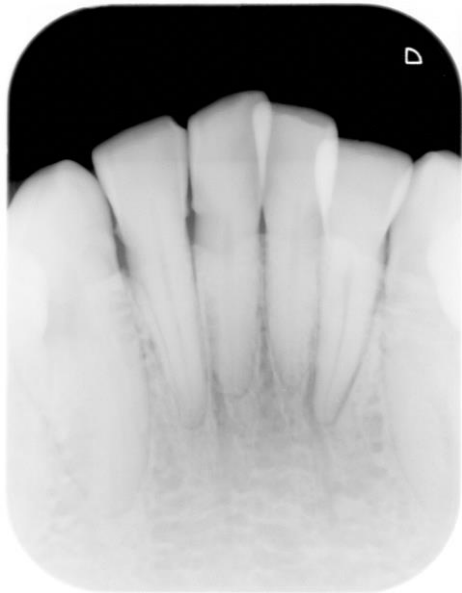
drg. Suryono, S.H., Ph.D

Koleksi data



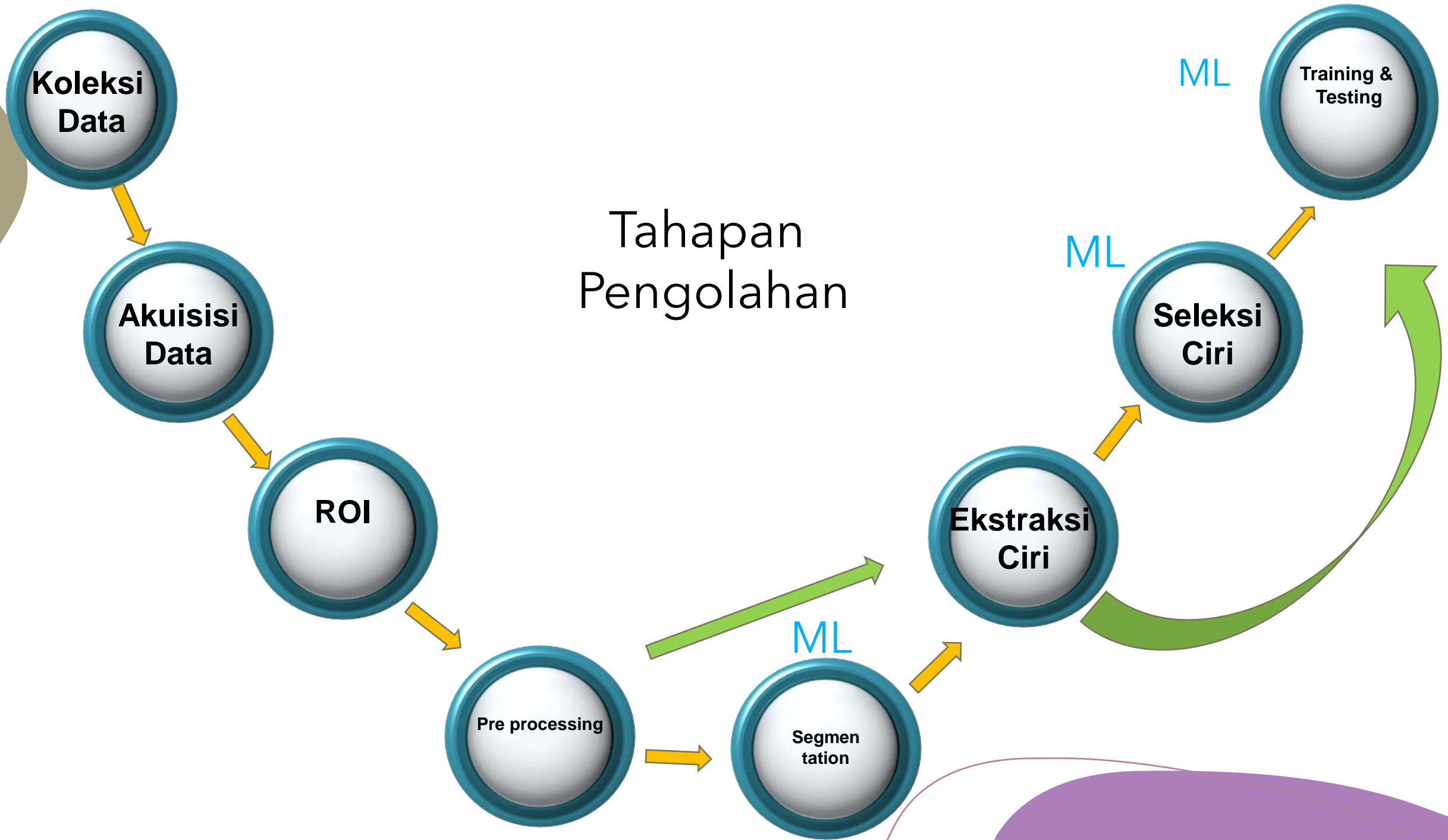
Akuisisi Citra

Tantangan (2): Akuisisi Citra

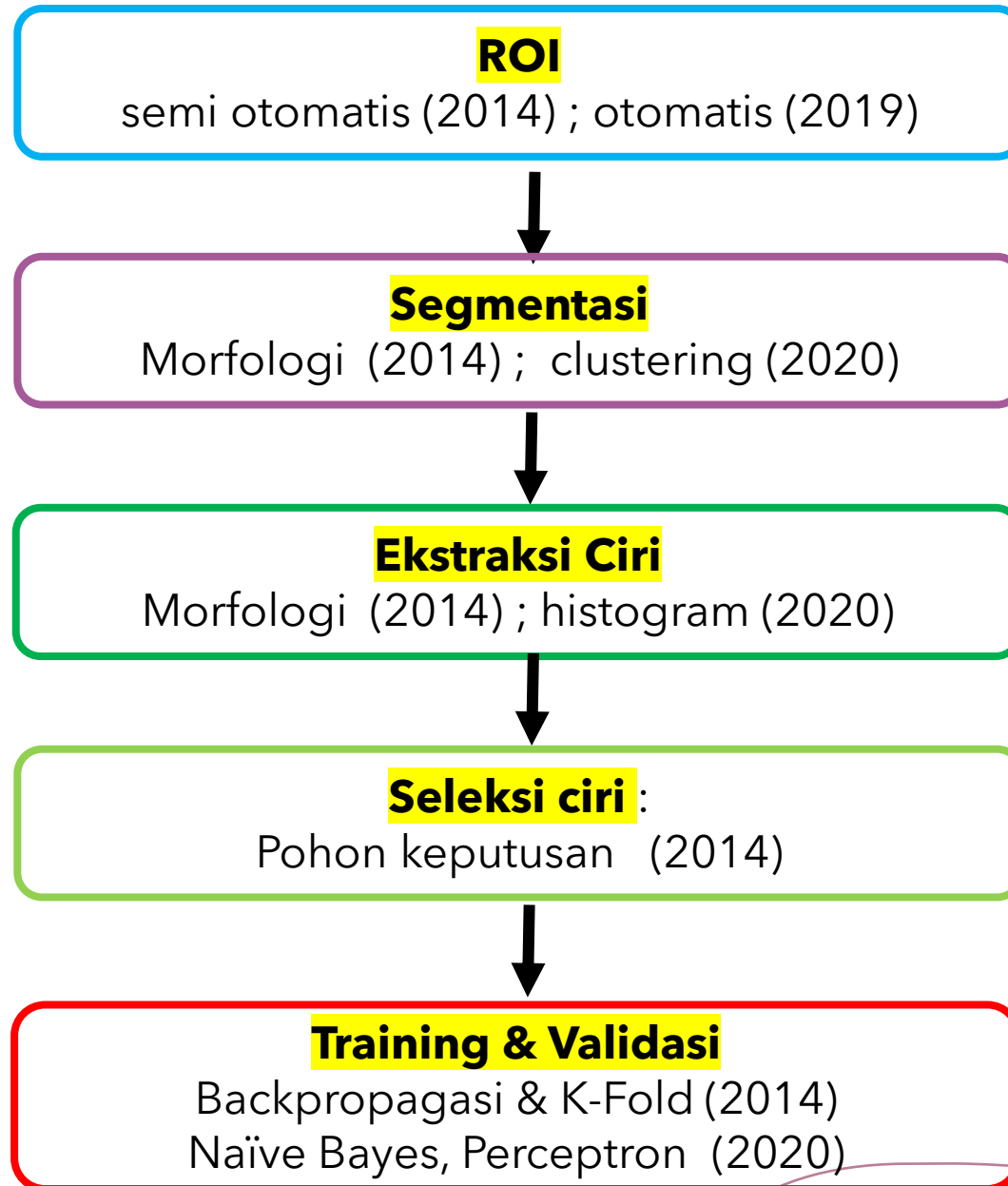


Koleksi citra selesai : **jumlah citra** atau **biaya** 😂

*Tetap semangat, jangan putus asa
Tetap putus asa, jangan semangat*

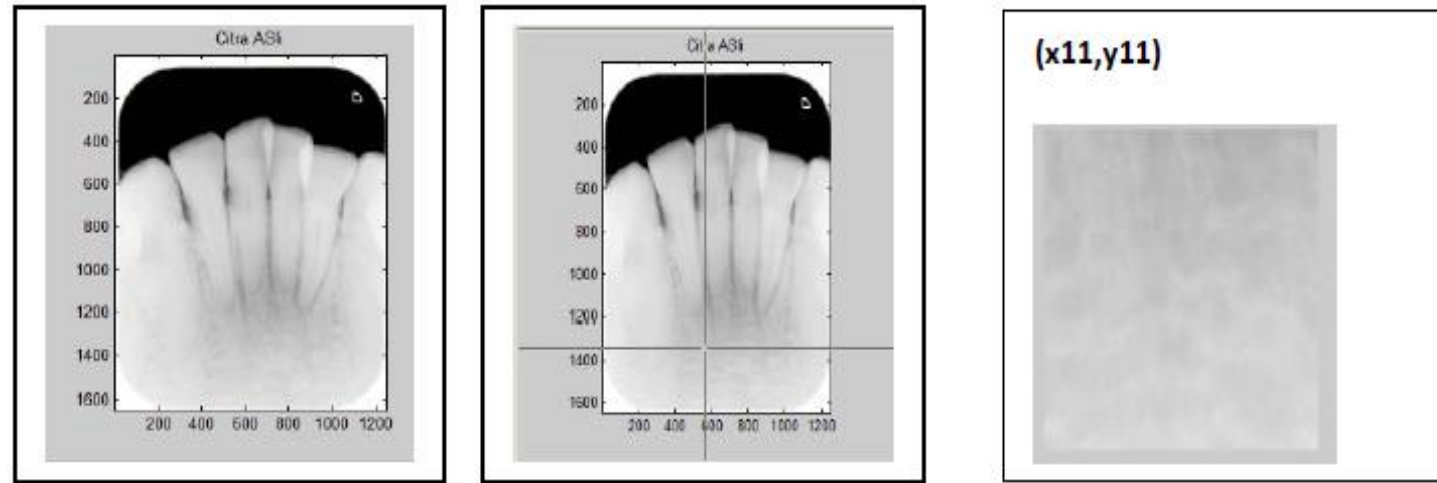


Tantangan (3) State of the art

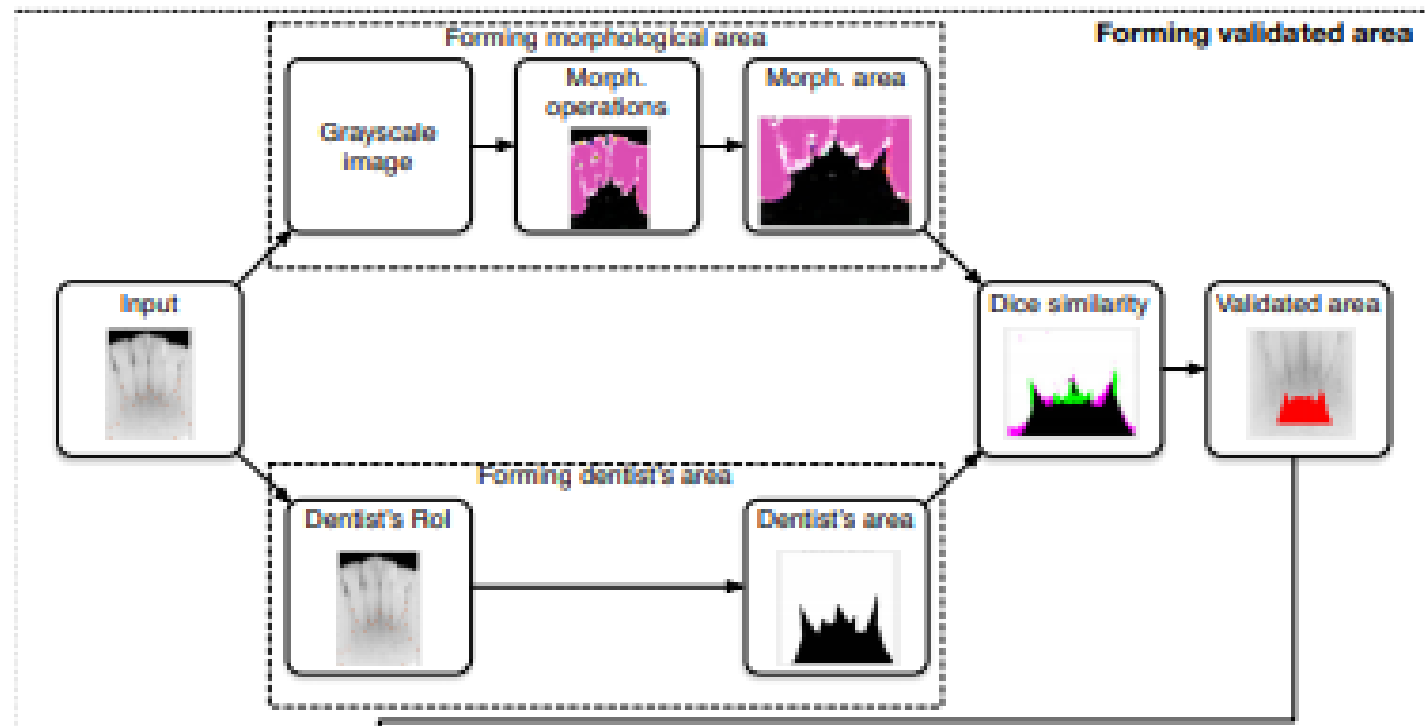


Region of Interest (ROI)

Semi otomatis (2014)




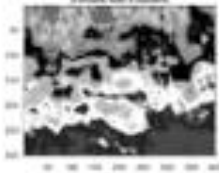
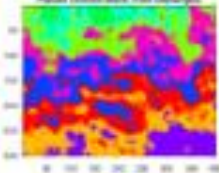

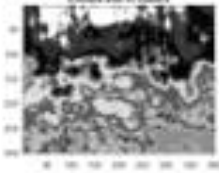
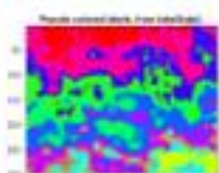
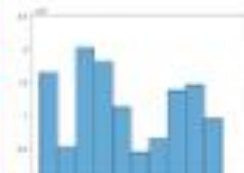

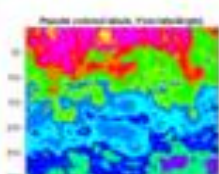

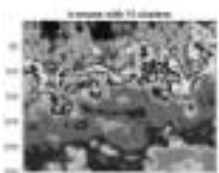
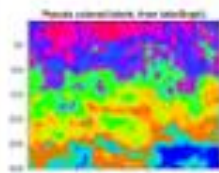
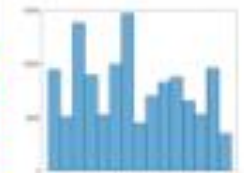
Otomatis (2019)



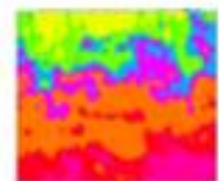


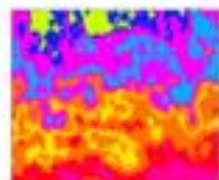


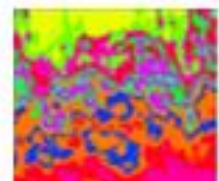


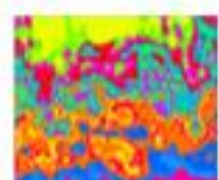



2021

Segmentasi: K-Means & Fuzzy C-Means

Ekstraksi ciri: histogram



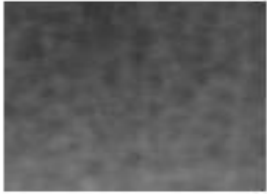


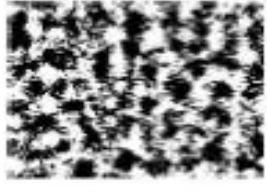


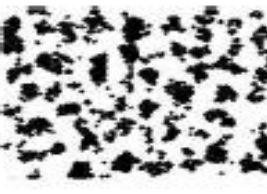

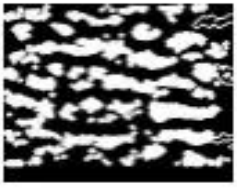
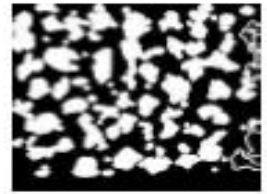


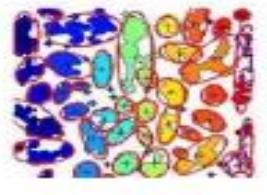
K	ROI	Grayscale segmentation image	Colour segmentation image	Histogram
8				
10				
12				
15				

K	ROI	Grayscale segmentation image	Color segmentation image	Histogram
8				
10				
12				
15				

2014
Pre processing, Segmentasi
Ekstraksi ciri

Filtering
morfologi : dilasi, erosi, closing, opening,

Analisis
morfologi

Proses	Kelas Normal	Kelas Osteopenia	Kelas Osteoporosis
Penentuan ROI			
Segmentasi			
Closing			
Deteksi pori dan lubang (pori sesungguhnya)			
Orientasi pori			

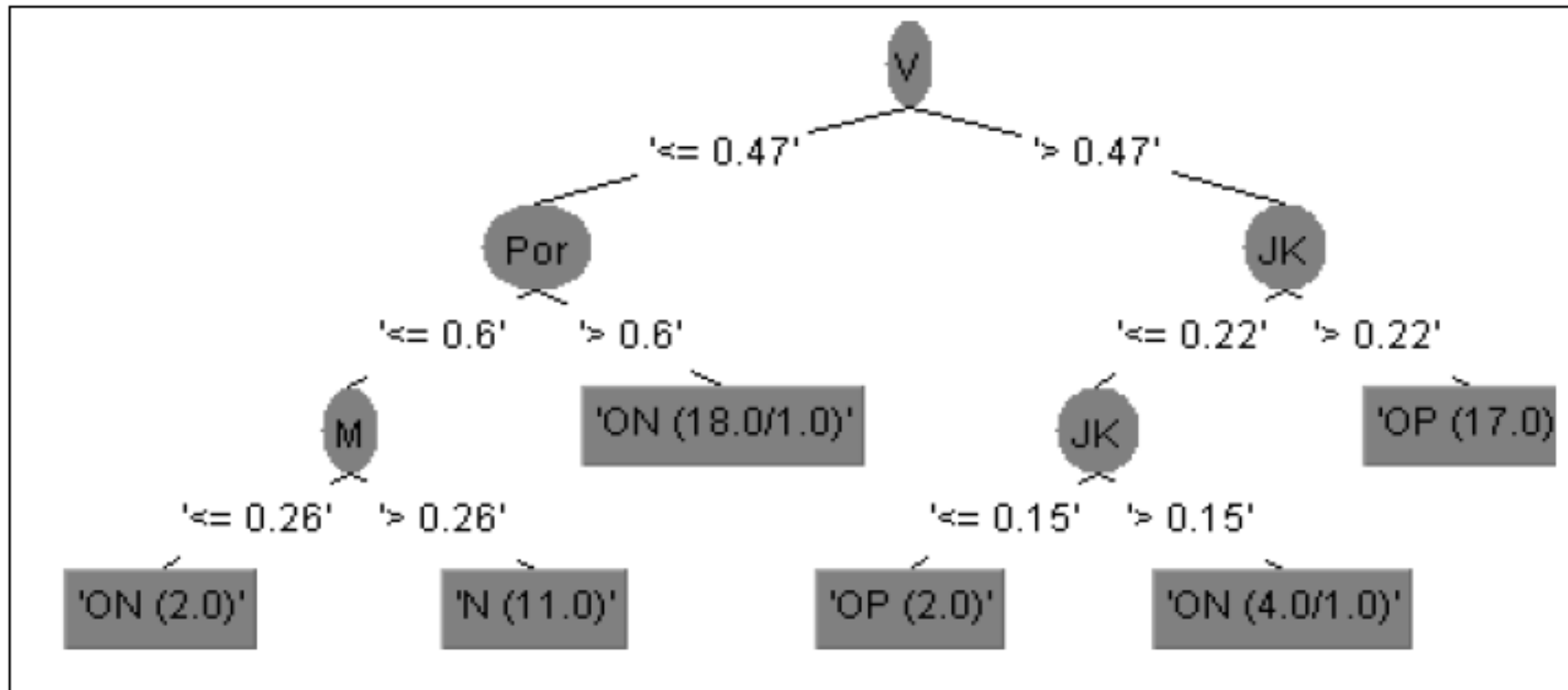
2014

Hasil ekstraksi fitur morfologi

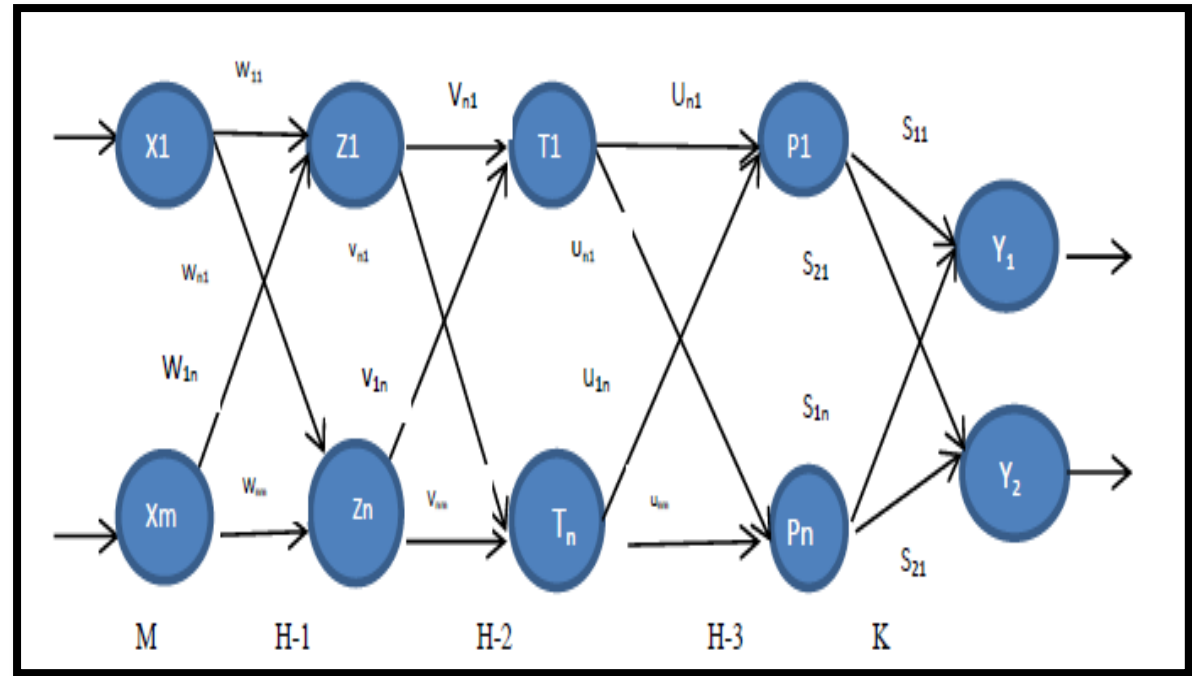
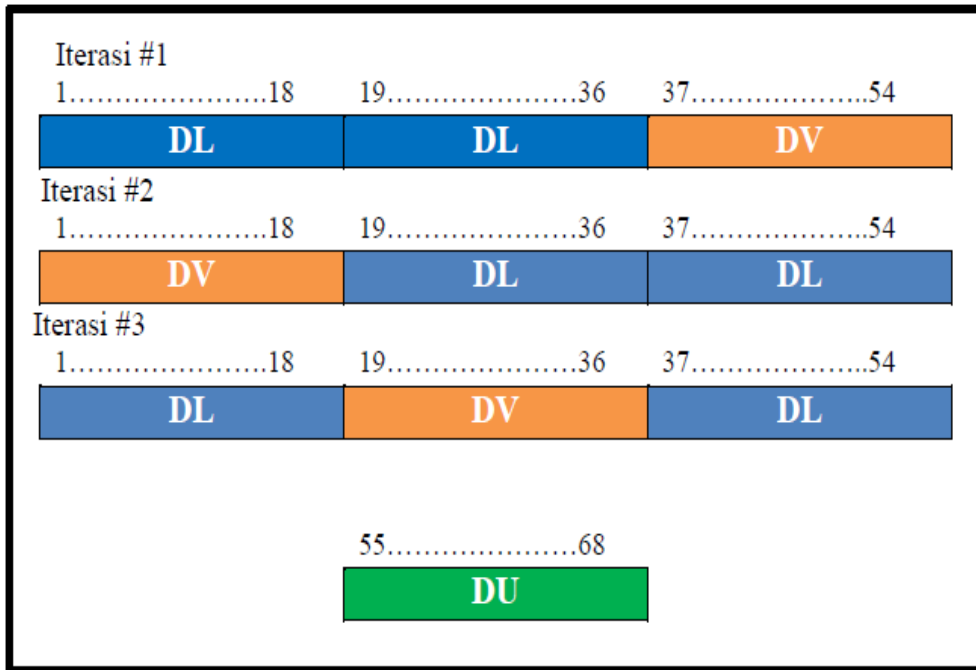
Por	JK	JB	V	H	M
0.51	0.28	0.72	0.33	0.3	0.37
0.54	0.28	0.72	0.39	0.3	0.31
0.54	0.21	0.79	0.42	0.32	0.26
0.71	0.29	0.71	0.51	0.15	0.34
0.69	0.38	0.62	0.49	0.28	0.23
0.63	0.27	0.73	0.44	0.36	0.2
0.52	0.09	0.91	0.5	0.29	0.21
0.65	0.2	0.8	0.39	0.37	0.24
0.56	0.11	0.89	0.47	0.28	0.25
0.55	0.27	0.73	0.35	0.35	0.3
0.54	0.44	0.56	0.39	0.28	0.33
0.58	0.27	0.73	0.34	0.34	0.32
0.67	0.2	0.8	0.52	0.34	0.14
0.6	0.39	0.61	0.33	0.32	0.35
0.7	0.28	0.72	0.46	0.28	0.26
0.75	0.41	0.59	0.58	0.22	0.2
0.66	0.28	0.72	0.55	0.2	0.25
0.78	0.37	0.63	0.54	0.28	0.18
0.77	0.25	0.75	0.52	0.23	0.25
0.65	0.22	0.78	0.49	0.32	0.19
0.66	0.15	0.85	0.49	0.33	0.18
0.75	0.28	0.72	0.48	0.26	0.26
0.75	0.27	0.73	0.59	0.18	0.23
0.65	0.29	0.71	0.37	0.43	0.2
0.66	0.27	0.73	0.43	0.2	0.37

2014

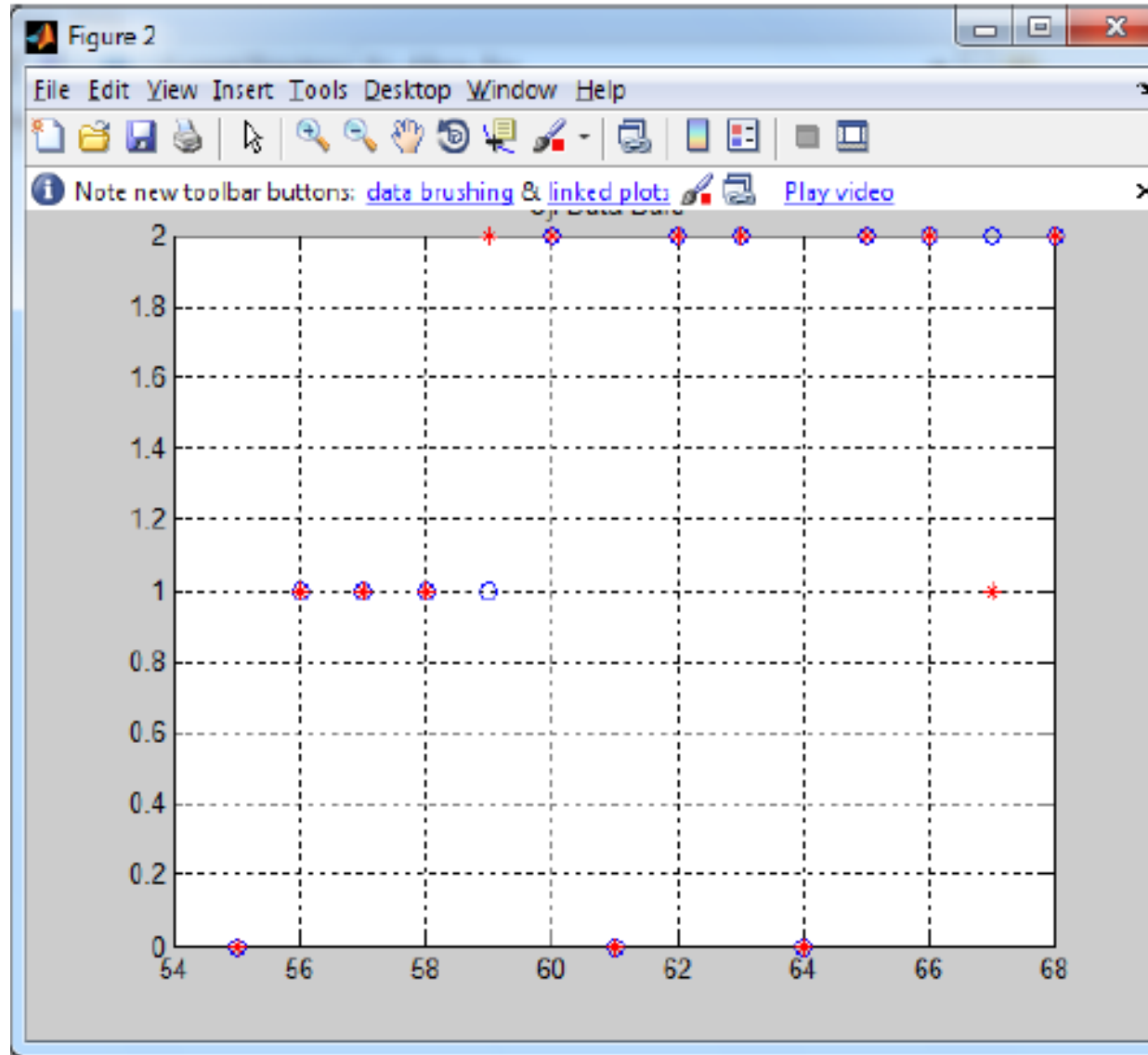
Seleksi Ciri: Decision Tree



Training : Neural Network , K Fold



Testing



Performansi

Matrix Confussion: **Akurasi, sensitivitas, spesifisitas**

DEXA	MODEL		
	Normal	Osteopenia	Osteoporosis
Normal	A	B	C
Osteopenia	D	E	F
Osteoporosis	G	H	I

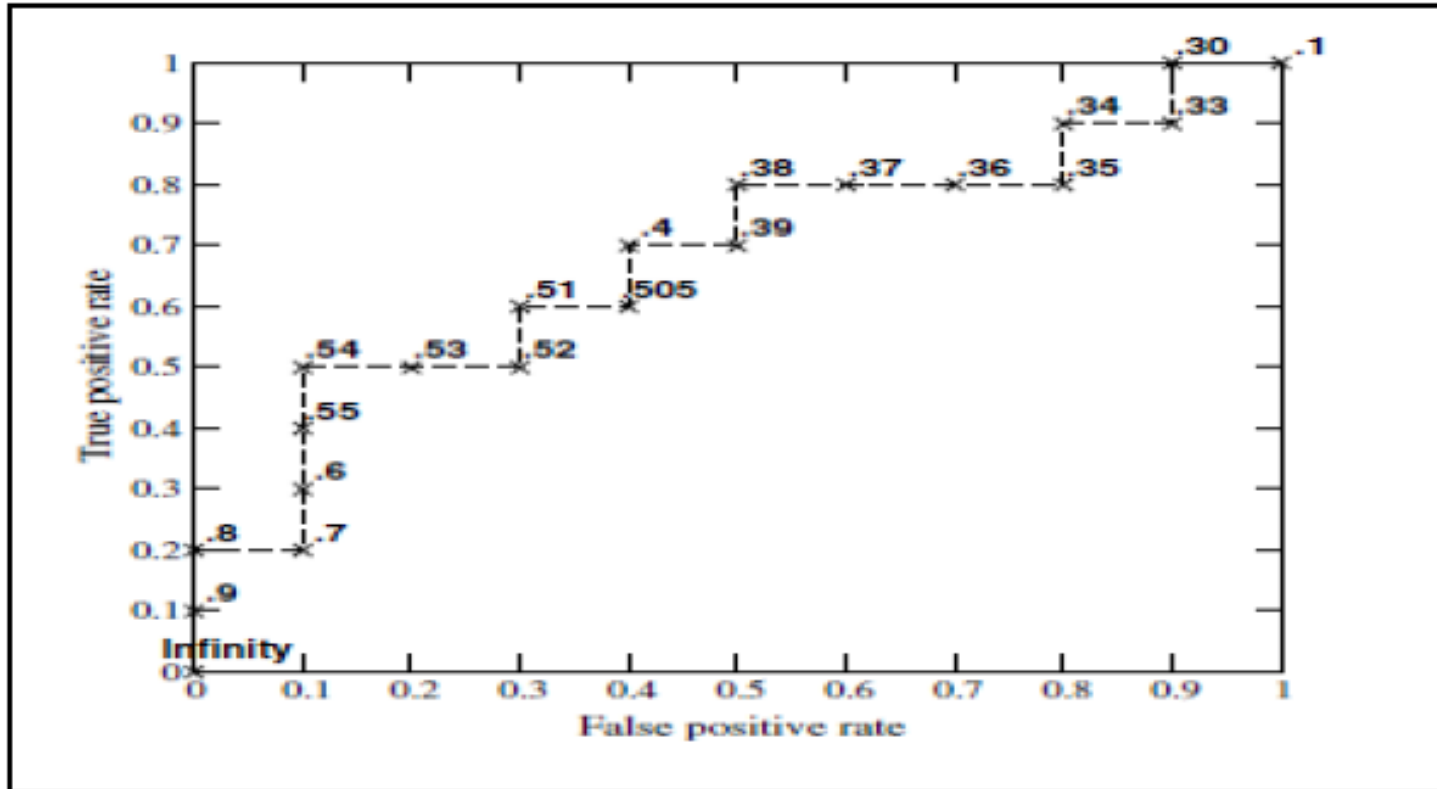
Akurasi (%)	Sensitifitas (%)		Spesifisitas (%)	
85.71%	N	100	N	81.81
	ON	75	ON	90
	OP	85.71	OP	85.71
	Rata	86.90	Rata	85.84

Kelas	Akurasi	Spesifisitas	Sensitivitas
Normal	$\frac{A+E+I}{A+B+C+D+E+F+G+H+I}$	$\frac{E+F+H+I}{D+E+F+G+H+I}$	$\frac{A}{A+B+C}$
Osteopenia		$\frac{A+C+G+I}{A+B+C+G+H+I}$	$\frac{E}{D+E+F}$
Osteoporosis		$\frac{A+B+D+E}{A+B+C+D+E+F}$	$\frac{I}{G+H+I}$

Performansi

Receiver Operating Characteristics (ROC)

AUC=area under the curve



Tantangan (4) : “hilirisasi”

- Akurasi tinggi, spesifikasi tinggi, sensitivitas tinggi, AUC tinggi



- “tool” → membantu dokter , keputusan terakhir dokter yang berkaitan



- S e l e s a i -

