# DATA MINING

= 0

Pertemuan 3: Exploratory Data Analysis

## Deskripsi Data

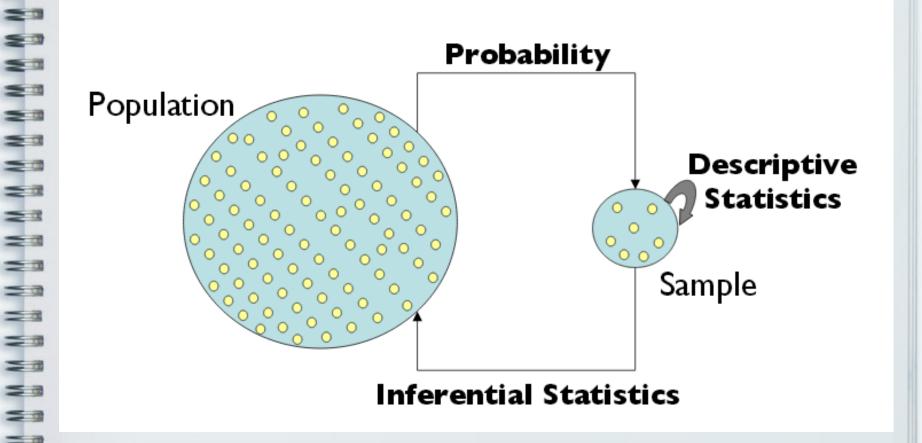
- Kita perlu memahami data terlebih dahulu sebelum dapat membuat model prediksi data
  - Untuk melihat kesalahan pada data
  - Untuk melihat pola pada data

= 0

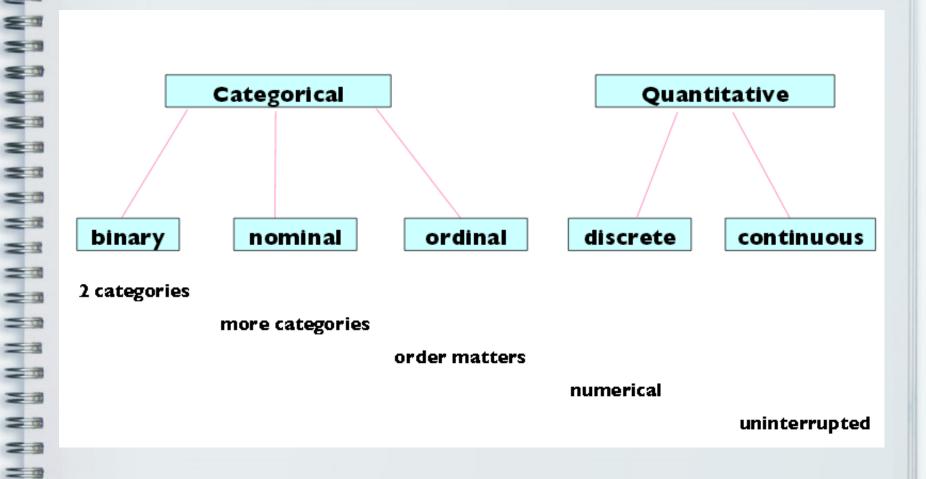
= 11

Untuk membangun hipotesis

#### Aturan Baku Statistik



## Tipe Data



**S** 

### Dimensi Data Set

#### Univariate

 Pengukuran didasarkan pada 1 variabel per subjek data

#### Bivariate

 Pengukuran didasarkan pada 2 variabel per subjek data

#### Multivariate

 Pengukuran didasarkan pada banyak variabel per subjek data

## Bentuk Deskripsi Data

- Ringkasan (Summary)
  - Rata-rata (mean)
  - Rata-rata terbobot (weighted mean)
  - Nilai tengah (median)
  - Quartile dan Percentile
  - Variance
  - Standar deviasi
- Visualisasi

= 0

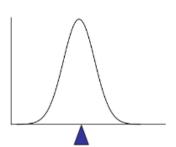
= 3

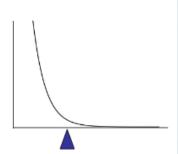
- Univariate: Bar Plot, Histogram
- Bivariate: Box Plot
- Multivariate: Clustering, PCA

# Rata-rata (Mean)

Menghitung rata-rata  $\bar{x}$  dari sekumpulan observasi, menjumlahkan nilainya dan membagi dengan jumlah observasi

$$\overline{x} = \frac{x_1 + x_2 + x_3 + \dots + x_n}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$$





Weighted Mean:

$$\overline{X} = \frac{\displaystyle\sum_{i=1}^n w_i X_i}{\displaystyle\sum_{i=1}^n w_i}$$

# Nilai Tengah (Median)

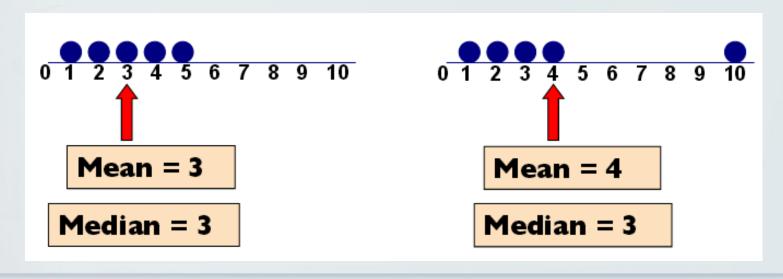
- Jika jumlah observasi ganjil, maka ambil 1 nilai tengah
- Jika jumlah observasi genap, ambil 2 nilai tengah dan hitung rata-ratanya
  - Contoh:
    - Data umur: 17 19 21 22 23 23 23 38
    - Median = (22+23)/2 = 22.5

### Mean vs Median

- Mean baik digunakan untuk distribusi yang simetris dan tanpa outlier
- Median baik digunakan untuk distribusi tidak seimbang atau data dengan outlier

= 0 = 0

**=** 0



### Quartile dan Percentile

#### Quartile

Pembagian seperempatan dari data

25%	25%	25%	25%
Q	1 1 <sub>1</sub> Q		$\mathbf{Q}_3$

Q1: 25% data

= 3

Q2: 50% data

Q3: 75% data

#### **Percentile**

- Pembagian perseratus-an dari data
- Misal:
  - Q1 = persentil ke-25
  - Q2 = persentil ke-50
  - Q3 = persentil ke-75

### Variance dan Standar Deviasi

#### **Variance**

Rata-rata dari kuadrat simpangan nilai terhadap mean

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i}^{n} (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}$$

-

= 3

= 0

= 0

#### **Standar Deviasi**

- Menstandarkan nilai dari variance
- Akar kuadrat dari Variance

$$\hat{\sigma} = \sqrt{\frac{\sum_{i}^{n} (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

# Visualisasi Grafis dari Data: Bar Plot dan Histogram

#### **Bar Plot**

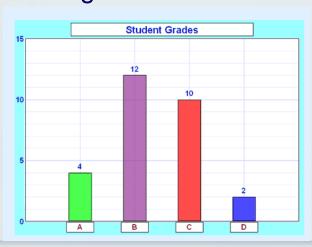
- Untuk menunjukkan frekuensi/proporsi dari variabel bertipe kategori
- Menterjemahkan data frekuensi dari tabel ke dalam = 0 bentuk gambar

= 0

**=** 0

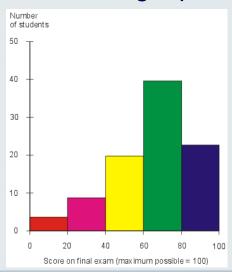
**=** 3 =

**3** 7



#### **Histogram**

- Untuk memvisualisasikan distribusi (bentuk, pusat, range, variasi) dari variabel bertipe kontinyu
- Ukuran bin sangat penting



# Visualisasi Grafis dari Data: Box Plot

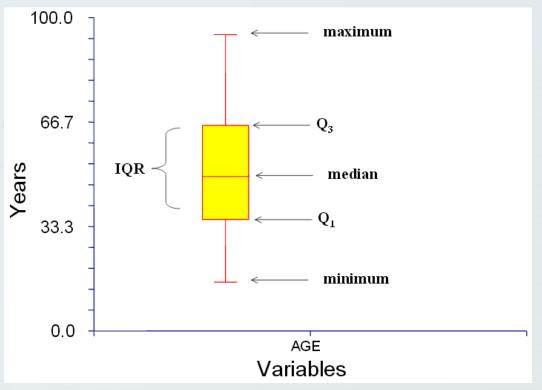
Menggambarkan data numerik berdasarkan nilai quartile-nya

= 0

= 0

= 0

**S B** 



IQR: Range variasi yang mungkin

#### Pemilihan Atribut/Fitur Berbasis Statistik

- Fitur baik: fitur yang memiliki kemampuan tinggi dalam diskriminasi *class* (khususnya pada permasalahan *classification*)
- Pemilihan fitur baik dapat dilakukan dengan pengujian hipotesis:

20

- H1: Nilai fitur berbeda secara signifikan
- H0: Nilai fitur tidak berbeda secara signifikan

## 1. Pengujian Hipotesis dengan T-Test

- T-Test melakukan pengujian fitur secara individu dan memeriksa ada atau tidaknya informasi diskriminasi data terhadap *class* 
  - Jika tidak ada, fitur akan dibuang

20

= 1

= 3

- Tujuan T-Test: Menentukan mana di antara 2 hipotesis ini yang bernilai benar:
  - H1: Nilai rata-rata fitur dalam 2 class adalah berbeda
  - H0: Nilai rata-rata fitur dalam 2 class adalah sama
- Pengujian menggunakan nilai level signifikan α sesuai dengan kemungkinan kesalahan yang dilakukan dalam pengambilan keputusan
- pengambilan keputusan
  Nilai α yang umum digunakan adalah α=0,05 atau α=0,001

Interval penerimaan:  $(-x_{\rho}, x_{\rho})$ 

Nilai α

Derajat kebebasan

f T	able											
	m. prob	t.50	t.75	t.80	t <sub>.85</sub>	t <sub>.90</sub>	t .95	t <sub>.975</sub>	t <sub>.99</sub>	t_995	t <sub>.999</sub>	t <sub>.9995</sub>
	one tail	0.50	0.25	0.20	0.15	0.10	0.05	0.025	0.01	0.005	0.001	0.0005
_	wo-tails	1.00	0.50	0.40	0.30	0.20	0.10	0.05	0.02	0.01	0.002	0.001
	df											
	1	0.000	1.000	1.376	1.963	3.078	6.314	12.71	31.82	63.66	318.31	636.62
	2	0.000	0.816	1.061	1.386	1.886	2.920	4.303	6.965	9.925	22.327	31.599
	3	0.000	0.765	0.978	1.250	1.638	2.353	3.182	4.541	5.841	10.215	12.924
	4	0.000	0.741	0.941	1.190	1.533	2.132	2.776	3.747	4.604	7.173	8.610
	5	0.000	0.727	0.920	1.156	1.476	2.015	2.571	3.365	4.032	5.893	6.869
	6	0.000	0.718	0.906	1.134	1.440	1.943	2.447	3.143	3.707	5.208	5.959
	7	0.000	0.711	0.896	1.119	1.415	1.895	2.365	2.998	3.499	4.785	5.408
	8	0.000	0.706	0.889	1.108	1.397	1.860	2.306	2.896	3.355	4.501	5.041
	9	0.000	0.703	0.883	1.100	1.383	1.833	2.262	2.821	3.250	4.297	4.781
	10 11	0.000	0.700 0.697	0.879 0.876	1.093 1.088	1.372 1.363	1.812 1.796	2.228	2.764 2.718	3.169 3.106	4.144 4.025	4.587 4.437
	12	0.000	0.695	0.873	1.083	1.356	1.796	2.201	2.681	3.055	3.930	4.437
	13	0.000	0.694	0.870	1.003	1.350	1.771	2.179	2.650	3.012	3.852	4.221
	14	0.000	0.694	0.868	1.079	1.345	1.761	2.145	2.624	2.977	3.787	4.140
	15	0.000	0.692	0.866	1.074	1.345	1.753	2.145	2.602	2.947	3.733	4.073
	16	0.000	0.690	0.865	1.074	1.337	1.746	2.120	2.583	2.921	3.686	4.015
7	17	0.000	0.689	0.863	1.069	1.333	1.740	2.110	2.567	2.898	3.646	3.965
	18	0.000	0.688	0.862	1.067	1.330	1.734	2.101	2.552	2.878	3.610	3.922
	19	0.000	0.688	0.861	1.066	1.328	1.729	2.093	2.539	2.861	3.579	3.883
	20	0.000	0.687	0.860	1.064	1.325	1.725	2.086	2.528	2.845	3.552	3.850
	21	0.000	0.686	0.859	1.063	1.323	1.721	2.080	2.518	2.831	3.527	3.819
	22	0.000	0.686	0.858	1.061	1.321	1.717	2.074	2.508	2.819	3.505	3.792
	23	0.000	0.685	0.858	1.060	1.319	1.714	2.069	2.500	2.807	3.485	3.768
	24	0.000	0.685	0.857	1.059	1.318	1.711	2.064	2.492	2.797	3.467	3.745
	25	0.000	0.684	0.856	1.058	1.316	1.708	2.060	2.485	2.787	3.450	3.725
	26	0.000	0.684	0.856	1.058	1.315	1.706	2.056	2.479	2.779	3.435	3.707
	27	0.000	0.684	0.855	1.057	1.314	1.703	2.052	2.473	2.771	3.421	3.690
	28	0.000	0.683	0.855	1.056	1.313	1.701	2.048	2.467	2.763	3.408	3.674
	29	0.000	0.683	0.854	1.055	1.311	1.699	2.045	2.462	2.756	3.396	3.659
	30	0.000	0.683	0.854	1.055	1.310	1.697	2.042	2.457	2.750	3.385	3.646
	40	0.000	0.681	0.851	1.050	1.303	1.684	2.021	2.423	2.704	3.307	3.551
	60	0.000	0.679	0.848	1.045	1.296	1.671	2.000	2.390	2.660	3.232	3.460
	80	0.000	0.678	0.846	1.043	1.292	1.664	1.990	2.374	2.639	3.195	3.416
	100	0.000	0.677	0.845	1.042	1.290	1.660	1.984	2.364	2.626	3.174	3.390
	1000	0.000	0.675	0.842	1.037	1.282	1.646	1.962	2.330	2.581	3.098	3.300
	Z	0.000	0.674	0.842	1.036	1.282	1.645	1.960	2.326	2.576	3.090	3.291
	$\neg$	0%	50%	60%	70%	80%	90%	95%	98%	99%	99.8%	99.9%
						Confi	dence Le	evel				

# Contoh perhitungan

 Hasil pengukuran yang didapat oleh sebuah fitur dari 2 class sbb:

Kelas	Data ke-									
1	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
C1	3.5	3.7	3.9	4.1	3.4	3.5	4.1	3.8	3.6	3.7
C2	3.2	3.6	3.1	3.4	3.0	3.4	2.8	3.1	3.3	3.6

- Apakah fitur tersebut dapat digunakan untuk mendiskriminasi 2 class tersebut?
  - Digunakan α=0,05 dan α=0,001

# Perhitungan t-test dengan Excel

#### Aktifkan add-in Analysis ToolPak

t-Test: Two-Sample Assuming Unequal Variances							
	Class C1	Class C2					
Mean	3,73	3,25					
Variance	0,060111	0,067222					
Observations	10	10					
Hypothesized Mean Difference	0						
df	18						
t Stat	4,253733						
P(T<=t) one-tail	0,000239						
t Critical one-tail	1,734064						
P(T<=t) two-tail	0,000478	<b>F</b>					
t Critical two-tail	2,100922						

**5** 13

= 0

- Menggunakan two-tail
- Jika nilai p < α, tolak H0
- $\alpha$ =0,05: p <  $\alpha$ , maka tolak H0
- $\alpha = 0,001$ : p <  $\alpha$ , maka tolak H0

Kesimpulan: H1 diterima, artinya nilai rata-rata dari kedua kelas berbeda secara signifikan, dan fitur tersebut dapat dipilih sebagai diskriminan class

# Jarak Antar-objek Data

Jarak antara dua objek data dihitung menggunakan tingkat kemiripan (similarity) atau ketidakmiripan (dissimilarity)

= 0

= 3

**=** 0

**=** 0

**S B** 

- Contoh: Data dengan *n* objek dan *p* atribut di mana x<sub>ij</sub> adalah nilai untuk objek *i* pada atribut ke-*j* 
  - d(i,j) menyatakan dissimilarity antara objek i dan objek j dan merupakan bilangan nonnegative:
    - Nilai mendekati 0: tingkat kemiripan tinggi
    - Nilai mendekati 1: tingkat kemiripan rendah

```
\begin{bmatrix}
x_{11} & \cdots & x_{1p} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
x_{n1} & \cdots & x_{np}
\end{bmatrix}
```

## 1. Jarak untuk Atribut Numerik

- Euclidean Distance (L<sub>2</sub> 2-norm)
  - $d(i,j) = \sqrt{(x_{i1} x_{j1})^2 + (x_{i2} x_{j2})^2 + \dots + (x_{ip} x_{jp})^2}$
- Manhattan Distance (L<sub>1</sub> 1-norm)

**=** 0

 $d(i,j) = |x_{i1} - x_{j1}| + |x_{i2} - x_{j2}| + \dots + |x_{ip} - x_{jp}|$ 

## 2. Jarak untuk Atribut Nominal

- Dissimilarity antara objek i dan j dihitung berdasarkan rasio ketidaksamaan status:
  - Misal jumlah status dalam suatu atribut nominal disimbolkan dengan M (Contoh: atribut Usia memiliki 3 status: muda, paruh baya, tua, maka M=3)
  - $d(i,j) = \frac{p-m}{n}$ , di mana  $m \in M$  dan m menyatakan jumlah status yang bernilai sama dan p adalah jumlah atribut pada objek

Nama	Pekerjaan	Lokasi Rumah
Andi	Analis	Α
Budi	Dokter	Α
Citra	Guru	В
Dedi	Analis	Α
Evan	Dokter	С

20

= 0 = 0

= 0

= 0

= 3

= 0 **S** 0

50

50

= 3 **S** m

Matriks dissimilarity-nya: 
$$\begin{bmatrix} 0 & & & \\ 0.5 & 0 & & \\ 1 & 1 & 0 & \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0.5 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Dissimilarity antara objek 1 (Andi) dan objek 2 (Budi):

$$d(1,2) = d(2,1) = \frac{2-1}{2} = 0.5$$

Pemberian bobot untuk tiap atribut juga dapat dilakukan untuk membedakan derajat tiap atribut

$$d(i,j)=d(j,i)=rac{p-\sum_{a=1}^p w_a b_a}{p}$$
, dimana  $w_a$  adalah bobot atribut ke-a dan  $b_a$  adalah status kesamaan atribut ke-a

#### 3. Jarak Vektor/Jarak Dokumen/Cosine Similarity

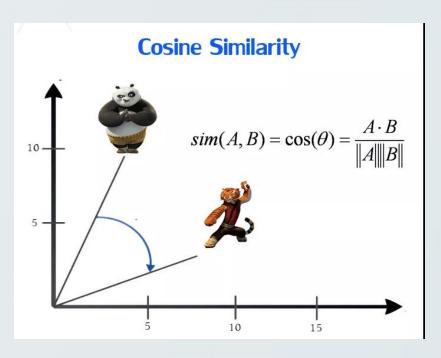
Sebuah dokumen dapat dianggap sebagai data vector dengan ratusan bahkan ribuan atribut, di mana atributnya berupa istilah kata (*term*) yang nilainya berupa frekuensi kemunculan istilah tersebut dalam dokumen

= 0

- 0

= 0

- Vektor dokumen juga sering disebut vector frekuensi-istilah (term frequency vector)
- Jarak Vektor juga dapat diterapkan pada image dan video



Sumber: http://i0.wp.com/techinpink.com/wp-content/uploads/2017/07/cosine.png

## **Cosine Similarity** (lanjutan)

$$sim(A,B) = cos(\theta) = \frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|}$$

Contoh data 5 vector dokumen dengan 10 kata beserta frekuensinya

Dok	Agama	Aksi	Bela	Calon	Gubernur	Islam	Monas	Pemilihan	Penista	Presiden
D1	3	4	2	0	0	1	1	0	0	0
D2	1	5	2	0	0	4	3	0	0	0
D3	0	3	2	2	2	2	0	0	0	0
D4	0	0	0	4	0	0	0	3	0	2
D5	0	0	0	4	0	0	0	5	0	6

- Vektor dokumen merupakan matriks jarang (sparse matrix), artinya banyak elemen yang memiliki nilai 0
  - Kesamaan dokumen D1 dengan D2:

• 
$$D1 \cdot D2 = 3 * 1 + 4 * 5 + 2 * 2 + 0 * 0 + 0 * 0 + 1 * 4 + 1 * 3 + 0 * 0 + 0 * 0 + 0 * 0 = 34$$

$$||D1|| = \sqrt{3^2 + 4^2 + 2^2 + 0^2 + 0^2 + 1^2 + 1^2 + 0^2 + 0^2} = 5.57$$

$$||D2|| = \sqrt{1^2 + 5^2 + 2^2 + 0^2 + 0^2 + 4^2 + 3^2 + 0^2 + 0^2 + 0^2} = 7.42$$

• 
$$sim(D1, D2) = \frac{D1 \cdot D2}{\|D1\| \|D2\|} = \frac{34}{5.57 * 7.42} = 0.82$$
 .: D1 dan D2 memiliki kemiripan yang tinggi

#### 20 20 **S** 20 20 = 0 = 3 === = 0 = 0 = 0 = 3 = 3 **SUMBER DATA SET =** 0 50 50 = 3 2

#### UCI Dataset

- **UCI Machine Learning Repository** (https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets.html) adalah kumpulan database, domain teori, dan data generator yang digunakan oleh komunitas pembelajaran mesin (machine learning) untuk analisis empirik dari algoritma pembelajaran mesin
- Arsipnya dikumpulkan sejak tahun 1987 oleh David Aha dan rekan kuliahnya di UC Irvine dan menjadi sumber utama dari dataset pembelajaran mesin dengan jumlah rujukan dokumen lebih dari 1000 kali, menjadikannya sebagai salah satu dari top 100 dokumen yang paling banyak dirujuk di bidang computer science

= 0

## **UCI** Dataset



About Citation Policy Donate a Data Set Contact

Search

Repository Web

**View ALL Data Sets** 

Browse Through: 418 Data Sets

Table View List View

Defau	lt Task
Regre	fication (309) ssion (79) ring (69) (54)
Attrib	ute Type
	orical (37) rical (266) (55)
Data 1	Гуре
Univar Seque Time-S Text (4	in-Theory (22)

50

**S** 

<u>Name</u>	<u>Data Types</u>	<u>Default Task</u>	Attribute Types	<u>#</u> <u>Instances</u>	<u>#</u> <u>Attributes</u>	<u>Year</u>
Abalone	Multivariate	Classification	Categorical, Integer, Real	4177	8	1995
Adult	Multivariate	Classification	Categorical, Integer	48842	14	1996
<b>UCI</b> Annealing	Multivariate	Classification	Categorical, Integer, Real	798	38	
Anonymous Microsoft Web Data		Recommender-Systems	Categorical	37711	294	1998
Arrhythmia	Multivariate	Classification	Categorical, Integer, Real	452	279	1998

### Contoh: Iris Data Set

#### **Iris Data Set**

Download: Data Folder, Data Set Description

Abstract: Famous database; from Fisher, 1936



Data Set Characteristics:	Multivariate	Number of Instances:	150	Area:	Life
Attribute Characteristics:	Real	Number of Attributes:	4	Date Donated	1988-07-01
Associated Tasks:	Classification	Missing Values?	No	Number of Web Hits:	1217125

Source:

= 0

= 3

2 3

50

50

S ...

Creator:

R.A. Fisher

Donor:

Michael Marshall (MARSHALL%PLU '@' io.arc.nasa.gov)

#### Iris Data Set

Terdiri dari 2 file: iris.data dan iris.names

```
5.1,3.5,1.4,0.2,Iris-setosa
4.9,3.0,1.4,0.2,Iris-setosa
4.7,3.2,1.3,0.2, Iris-setosa
4.6,3.1,1.5,0.2, Iris-setosa
5.0,3.6,1.4,0.2,Iris-setosa
5.4,3.9,1.7,0.4, Iris-setosa
4.6,3.4,1.4,0.3, Iris-setosa
5.0,3.4,1.5,0.2,Iris-setosa
4.4,2.9,1.4,0.2,Iris-setosa
4.9,3.1,1.5,0.1,Iris-setosa
5.4,3.7,1.5,0.2, Iris-setosa
4.8,3.4,1.6,0.2, Iris-setosa
```

20

20

**=** 0

= 3

23

= 0

= 0

= 0

= 3

= 0

**= a** 

50

50

= 9

**S** 

#### Attribute Information:

- sepal length in cm
- 2. sepal width in cm
- 3. petal length in cm
- 4. petal width in cm
- 5. class:
  - -- Iris Setosa
  - -- Iris Versicolour
  - -- Iris Virginica

## Data Set Carnegie Mellon University

- http://lib.stat.cmu.edu/datasets/
  - [!] Last modified tahun 2005

= 0

**=** 0

= 0

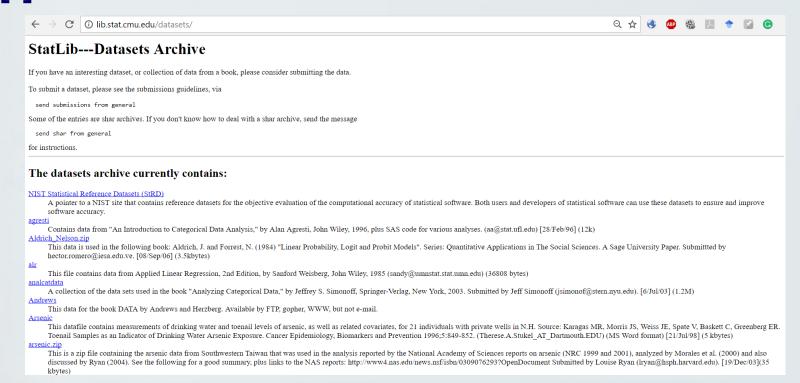
= 0

= 3

**=** 0

**5** 0

**S** 100



### Data Set Indonesia

www.data.go.id

= 0

= 0

= 12

= 0

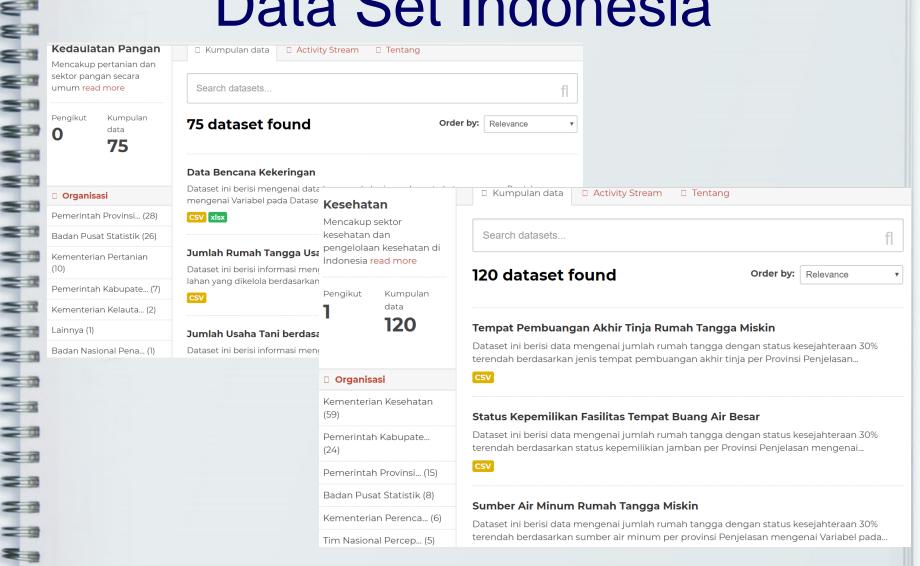
= 0

= 30 = 3

 Bidang Pangan, Energi, Infrastruktur, Maritim, Kesehatan, Pendidikan, Ekonomi, Industri, Pariwisata, Reformasi Birokrasi



## Data Set Indonesia



### Format Data Set

Ekstensi .arff

20

S 0

= 0

**=** 0

S 0

5 3

**2** 10

- Attribute-Relation File Format
- format data default untuk Weka
- Menggunakan keterangan @relation dan @attribute
- Ekstensi .csvComma-Sep
  - Comma-Separated Values
  - baris pertama adalah judul atribut/kolom
- Ekstensi .data
  - mirip dengan CSV
  - Tidak memiliki baris judul atribut/kolom
  - Keterangan judul atribut/kolom ada di file dengan ekstensi .names (.data dan .names merupakan satu paket data set)

## Pengenalan Tools untuk Data Mining: **MATLAB**

- MATrix LABoratory (MATLAB) adalah sebuah bahasa pemrograman untuk komputasi humerik milik MathWorks<sup>TM</sup>
- MATLAB memiliki kemampuan untuk melakukan = 3 manipulasi data matriks, plot fungsi dan data, = 0 = 0 implementasi algoritma, pembuatan user interface, dan menjembatani dengan bahasa pemrograman lain seperti C, C++, C#, Java, Fortran, dan Python

**S** 0

## MATLAB untuk Data Mining

- MATLAB memiliki kemampuan untuk analisis data yang merupakan bagian dari proses data mining, seperti:
  - Preprocessing

20

**S** 0

= 0

= 11

**3** a

**5** 0

- Scaling, averaging, interpolating, decimating, clipping, thresholding, extracting section of data, smoothing, filtering
- Penerapan operasi numerik dan matematika
  - Correlation, basic statistics, curve fitting, Fourier analysis and filtering, matrix analysis, differential equation solvers

## MATLAB untuk Data Mining

Memiliki berbagai toolbox untuk advanced analysis:

20

2 00

**S B** 

= 3

= 0

= 3

 Curve Fitting, Filter design, statistics,
 Communications, Optimization, Wavelets, Spline,
 Image processing, Symbolic math, control system design, partial differential equations, neural networks, signal processing, fuzzy logic

#### **Alternatif MATLAB**

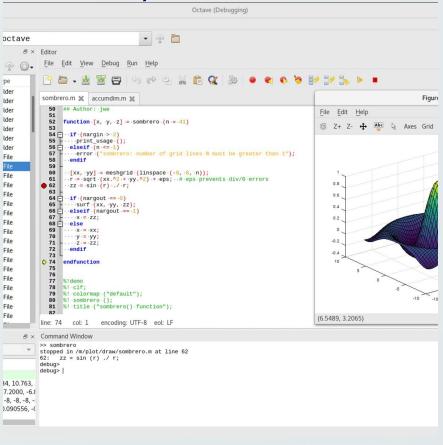
OCTAVE (Open Source)



= 0

= 0

**5** 0



### Pengenalan Tools untuk Data Mining: WEKA

- Waikato Environment for Knowledge Analysis (WEKA) adalah software paket machine learning yang ditulis dengan bahasa Java, dibuat oleh University of Waikato, New Zealand
- WEKA adalah software gratis di bawah lisensi GNU General Public License

## WEKA untuk Data Mining

WEKA mendukung sejumlah tugas standar dalam data mining seperti:

20

= 0

- Data preprocessing, clustering, classification, regression, visualization, feature selection
- WEKA menyediakan akses ke database SQL menggunakan Java Database Connectivity (JDBC)
  - Tidak mendukung untuk multi-relational data mining, tetapi ada software converter terpisah untuk mengubah linked database tables menjadi 1 table sehingga dapat diproses oleh WEKA

## WEKA untuk Data Mining

- WEKA dapat digunakan dengan berbagai cara:
  - Dengan user interface bawaan, yakni Explorer
  - Dengan command line

**=** 3

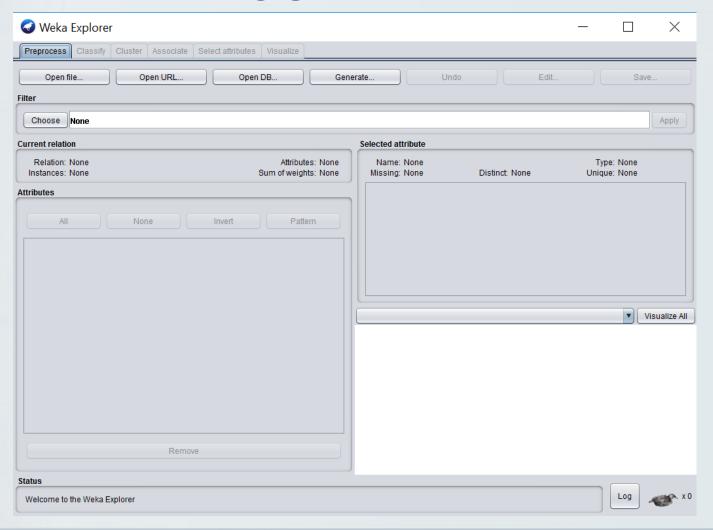
**3** 8

- Dengan Experimenter, yakni membandingkan kinerja beberapa algoritma dalam menjalankan sejumlah dataset
- Dengan menggunakan library weka.jar
   dalam program Java kita

#### **GUI WEKA**

20

**S** m



## **Next Week**

• Classification

20

= 0

**3** 3

2