PROGRAM STUDI TEKNIK INFORMATIKA – \$1

FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS DIAN NUSWANTORO



Technology vector created by sentavio - www.freepik.com

DATA MINING "Preprocessing Data"

TIM PENGAMPU DOSEN DATA MINING
2023

Kontak Dosen

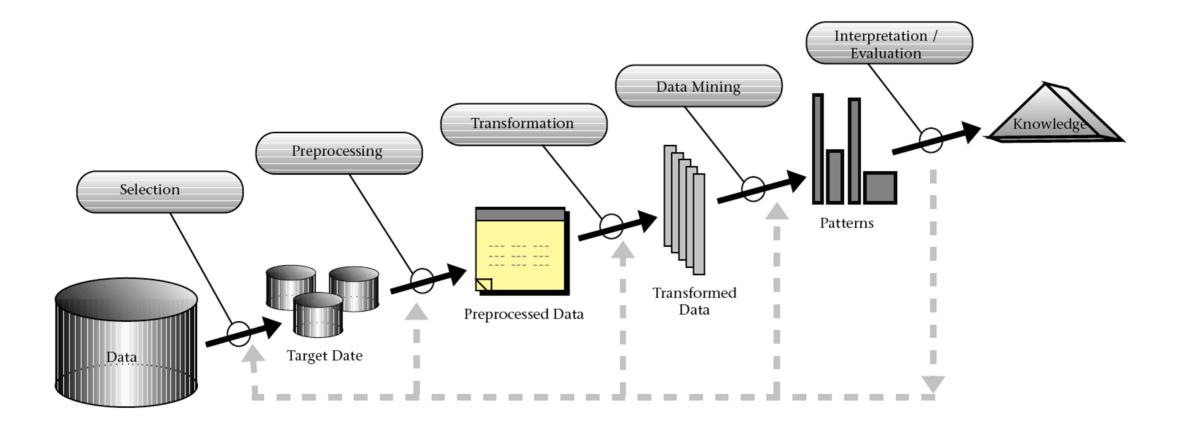
- Junta Zeniarja, M.Kom
- Email: junta@dsn.dinus.ac.id
- Youtube : https://www.youtube.com/JuntaZeniarja
- Scholar : http://bit.do/JuntaScholar



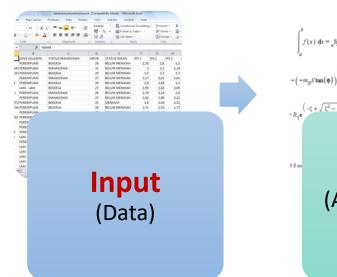


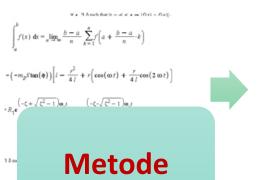


KDD

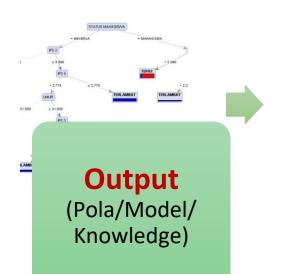


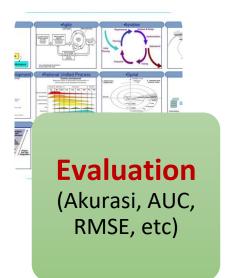
Tahapan Utama Data Mining











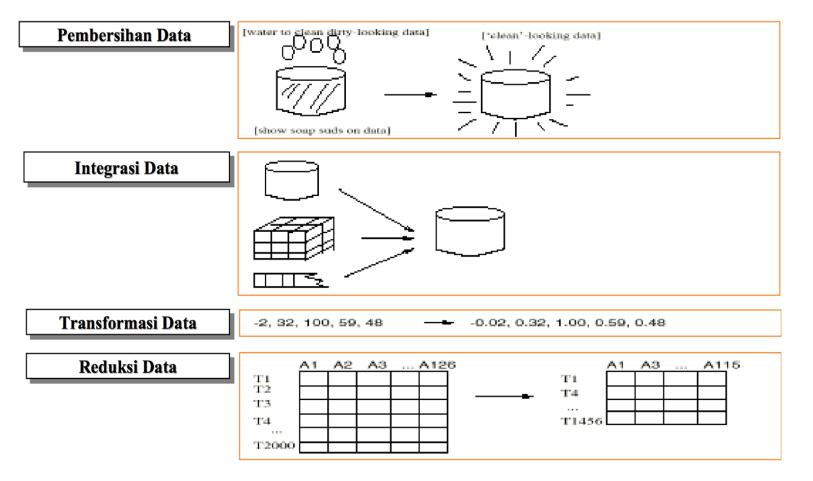
DATASET

Jenis dataset (Private dan Public)

- Private Dataset: data set dapat diambil dari organisasi yang kita jadikan obyek penelitian.
 - Bank, Rumah Sakit, Industri, Pabrik, Perusahaan Jasa, dsb.
- Public Dataset: data set dapat diambil dari repositori publik yang disepakati oleh para peneliti data mining.
 - UCI Repository (http://www.ics.uci.edu/~mlearn/MLRepository.html)

Tahap penelitian atau eksperimen bisa dilakukan dengan menguji metode yang dikembangkan oleh peneliti dengan public dataset, penelitian dapat bersifat: comparable, repeatable dan verifiable.

BENTUK PEMROSESAN AWAL DATA



Kenapa diperlukan?

- Data awal pada umumnya "kotor".
- Data Baik menghasilkan output yang akurat.
- Berpengaruh pada
 Nilai presisi dan kinerja
 data mining .

Ekstraksi data, pembersihan, dan transformasi merupakan kerja utama dari pembuatan suatu data warehouse.

- Bill Inmon

PEMROSESAN AWAL DATA

- **Pembersihan Data**: Mengisi nilai-nilai yang hilang, menghaluskan noisy data, mengenali atau menghilangkan outlier, dan memecah ketidak konsistenan data.
- Integrasi Data: Integrasi banyak database, banyak kubus data, atau banyak file.
- Transformasi Data: Normalisasi dan agregasi.
- Reduksi Data: Mendapatkan representasi yang direduksi dalam volume tetapi menghasilkan hasil analitikal yang sama atau mirip.
- *Diskritisasi Data*: Bagian dari reduksi data tetapi dengan kepentingan khusus, terutama data numerik.

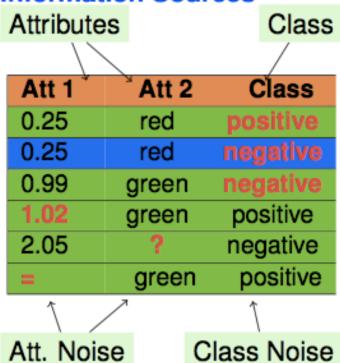
DATA SAMPAH

- *Tidak-lengkap*: nilai-nilai atribut kurang, atribut tertentu yang dipentingkan tidak disertakan, atau hanya memuat data agregasi.
 - Misal, pekerjaan=""
- *Noisy*: memuat error atau memuat outliers (data yang secara nyata berbeda dengan data-data yang lain).
 - Misal, Salary="-10"
- Tidak-konsisten: memuat perbedaan dalam kode atau nama .
 - Misal, Age="42" Birthday="03/07/1997".
 - Misal, rating sebelumnya "1,2,3", sekarang rating "A, B, C".
 - Misal, perbedaan antara duplikasi record.

NOISE

Information Sources

Kinds of Noise



Class Noise

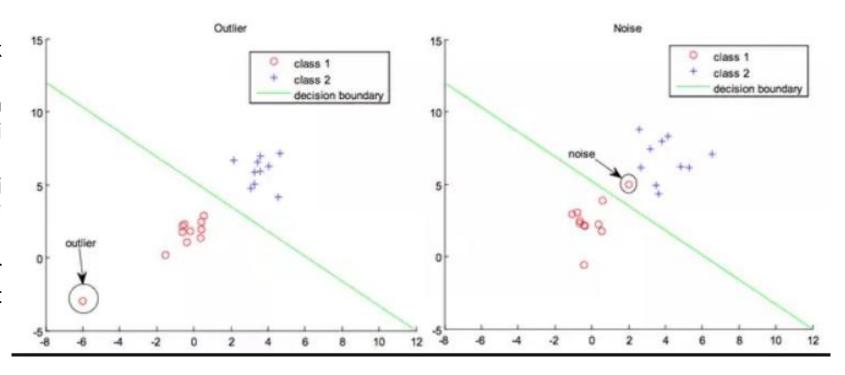
- Contradictory examples
- Mislabeled examples

Attribute Noise

- Erroneous values
- Missing values
- Don't care values

NOISE VS OUTLIER

- Noise adalah data yang tidak diinginkan atau salah.
- Outlier adalah nilai dari data diluar range atau diluar nilai yang diharapkan.
- Noise lebih sulit untuk dideteksi karena nilainya bisa menyerupai nilai yang diharapkan.
- Baik noise maupun outlier sebaiknya dihilangkan pada saat proses preprocessing.



outlier adalah data yang berada di luar jangkauan data yang diharapkan sedangkan noise adalah data yang tidak diinginkan dan salah.

PENANGANAN MISSING VALUE (data tidak lengkap)

- Mengabaikan tuple atau record: mudah tetapi tidak efektif, dan merupakan metode terakhir (alternatif terakhir).
- Mengisi nilai-nilai yang hilang secara manual (effort besar).
- Mengisi nilai-nilai yang hilang secara otomatis (baik dengan metode yang tepat), contoh:
 - Menggunakan konstanta global ("unknown", "Null", atau kelas baru).
 - Menggunakan nilai rata-rata atribut.
 - Rata-rata atribut untuk seluruh sampel yang masuk kedalam kelas yang sama.
 - Nilai yang paling mungkin (berbasis inferensi seperti regresi, rumus bayesian, atau pohon keputusan).
 - Dan lain-lain.

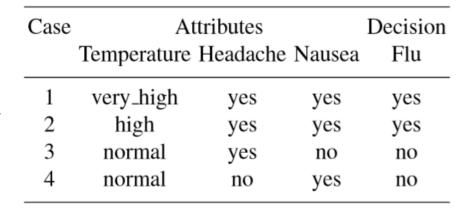
Contoh Missing Value (Data Tidak Lengkap)

Case	At	ttributes		Decision
	Temperature	Headache	Nausea	Flu
1	high	?	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3	?	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5	high	?	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8	?	yes	?	yes

Beberapa record data memiilki atribut dengan nilai yang tidak sesuai atau kosong.

Cara-1: Mehapus record missing value

Case	A Temperature	ttributes Headache	Nausea	Decision Flu
1	high	?	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3	?	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5	high	?	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8	?	yes	?	yes



Cara-2: Memberikan nilai paling dominan yang dimiliki atribut

Case	A Temperature	ttributes Headache	Nausea	Decision Flu
1	high	?	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3	?	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5	high	?	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8	?	yes	?	yes

Case	A Temperature	ttributes Headache	Nausea	Decision Flu
1	high	yes	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3	high	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5	high	yes	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8	high	yes	yes	yes

Cara-3: Memberikan nilai berdasarkan pola nilai pada atribut lain

Case	A Temperature	ttributes Headache	Nausea	Decision Flu
1	high	?	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3	?	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5	high	?	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8	?	yes	?	yes

Case	At	tributes		Decision
	Temperature	Headache	Nausea	Flu
1	high	yes	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3	normal	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5	high	no	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8	high	yes	yes	yes

Cara-4: Memberikan semua variasi nilai dari atribut

Case	_	ttributes	Nousaa	Decision Flu
	Temperature	Headache	Nausea	Fiu
1	high	?	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3	?	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5	high	?	yes	no
6	normal	yes	no	no
_ 7	normal	no	yes	no
8	?	yes	?	yes

Case	At	ttributes		Decision
	Temperature	Headache	Nausea	Flu
1 ⁱ	high	yes	no	yes
1^{ii}	high	no	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3^i	high	no	no	no
3^{ii}	very_high	no	no	no
3^{iii}	normal	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5^i	high	yes	yes	no
5 ⁱⁱ	high	no	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8^i	high	yes	yes	yes
8 ⁱⁱ	high	yes	no	yes
8 ⁱⁱⁱ	very_high	yes	yes	yes
8^{iv}	very_high	yes	no	yes
8^{ν}	normal	yes	yes	yes
8 ^{vi}	normal	yes	no	yes

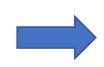
Cara-5: Memberikan semua variasi nilai berdasarkan pola nilai pada atribut lain

Case	At	Attributes		
	Temperature	Headache	Nausea	Flu
1	high	?	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3	?	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5	high	?	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8	?	yes	?	yes

Case	At	ttributes		Decision
	Temperature	Headache	Nausea	Flu
1	high	yes	no	yes
2	very_high	yes	yes	yes
3^i	normal	no	no	no
3^{ii}	high	no	no	no
4	high	yes	yes	yes
5^i	high	yes	yes	no
5^{ii}	high	no	yes	no
6	normal	yes	no	no
7	normal	no	yes	no
8^i	high	yes	yes	yes
8^{ii}	high	yes	no	yes
8^{iii}	very_high	yes	yes	yes
8^{iv}	very_high	yes	no	yes

Cara-6: Memberikan nilai rata-rata atribut

Case	At Temperature	ttributes Headache	Nausea	Decision Flu
1	100.2	?	no	yes
2	102.6	yes	yes	yes
3	?	no	no	no
4	99.6	yes	yes	yes
5	99.8	?	yes	no
6	96.4	yes	no	no
7	96.6	no	yes	no
8	?	yes	?	yes



Case	A	ttributes		Decision
	Temperature	Headache	Nausea	Flu
1	100.2	yes	no	yes
2	102.6	yes	yes	yes
3	99.2	no	no	no
4	99.6	yes	yes	yes
5	99.8	yes	yes	no
6	96.4	yes	no	no
7	96.6	no	yes	no
8	99.2	yes	yes	yes



Implementasi preprocessing dengan python

MATA KULIAH

Data Preprocessing Template

Importing the libraries

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
```

Importing the dataset

```
dataset = pd.read_csv('Data.csv')
X = dataset.iloc[:, :-1].values
y = dataset.iloc[:, -1].values
```

Splitting the dataset into the Training set and Test set

```
from sklearn.model_selection import train_test_split
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size = 0.2, random_state = 0)
```

Contoh Data Kasus

	Country	Age	Salary	Purchased
1	France	44	72000	No
2	Spain	27	48000	Yes
3	Germany	30	54000	No
4	Spain	38	61000	No
5	Germany	40		Yes
6	France	35	58000	Yes
7	Spain		52000	No
8	France	48	79000	Yes
9	Germany	50	83000	No
10	France	37	67000	Yes

Import library yang digunakan

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
```

Library yang digunakan untuk preprocessing data diatas adalah library numpy dan pandas.

Import Dataset

```
dataset = pd.read_csv('Data.csv')
X = dataset.iloc[:, :-1].values
y = dataset.iloc[:, -1].values
```

print(X)

```
[['France' 44.0 72000.0]
['Spain' 27.0 48000.0]
['Germany' 30.0 54000.0]
['Spain' 38.0 61000.0]
['Germany' 40.0 nan]
['France' 35.0 58000.0]
['Spain' nan 52000.0]
['France' 48.0 79000.0]
['Germany' 50.0 83000.0]
['France' 37.0 67000.0]
```

```
print(y)
```

```
['No' 'Yes' 'No' 'No' 'Yes' 'Yes' 'No' 'Yes' 'No' 'Yes']
```

- Dataset tersimpan dengan nama file "Data.csv", print(X)
 mencetak nilai atribut dan print(Y) mencetak nilai kelas.
- Perhatikan pada (X) masih terdapat Noisy nilai = nan
- [:, :-1]: pilih semua baris dalam dataset, serta semua kolom kecuali kolom terakhir (Negative indexing pada Python).
- [:, 0:3]: tanpa negative indexing (ada empat kolom pada dataset, kita memilih tiga kolom: indeks 0, 1, dan 2).
- [:, -1]: pilih semua baris, kolom terakhir.

Menghilangkan Missing Value (nan)

```
from sklearn.impute import SimpleImputer
imputer = SimpleImputer(missing_values=np.nan, strategy='mean')
imputer.fit(X[:, 1:3])
X[:, 1:3] = imputer.transform(X[:, 1:3])
```

print(X)

```
[['France' 44.0 72000.0]
  ['Spain' 27.0 48000.0]
  ['Germany' 30.0 54000.0]
  ['Spain' 38.0 61000.0]
  ['Germany' 40.0 63777.77777777778]
  ['France' 35.0 58000.0]
  ['Spain' 38.77777777777778 52000.0]
  ['France' 48.0 79000.0]
  ['Germany' 50.0 83000.0]
  ['France' 37.0 67000.0]]
```

- Menambahkan library sklearn
- Class SimpleImputer() digunakan untuk mengganti nilai yang kosong dengan mean kolom.
 - missing_values : nilai data yang digunakan sebagai penanda bahwa nilai aslinya tidak ada (missing); dalam hal ini NaN (np.nan)
 - strategy: dalam hal ini rata-rata kolom ('mean'), bisa juga menggunakan 'median', 'most_frequent' (modus), atau 'constant'.
- Selanjutnya obyek imputer harus di *fit* berdasarkan kolom yang bersangkutan menggunakan metode **fit()**

Encoding data kategori (Atribut)

```
from sklearn.compose import ColumnTransformer
from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
ct = ColumnTransformer(transformers=[('encoder', OneHotEncoder(), [0])], remainder='passthrough')
X = np.array(ct.fit_transform(X))
```

print(X)

```
[[1.0 0.0 0.0 44.0 72000.0]

[0.0 0.0 1.0 27.0 48000.0]

[0.0 1.0 0.0 30.0 54000.0]

[0.0 0.0 1.0 38.0 61000.0]

[0.0 1.0 0.0 40.0 63777.77777777778]

[1.0 0.0 0.0 35.0 58000.0]

[0.0 0.0 1.0 38.77777777777778 52000.0]

[1.0 0.0 0.0 48.0 79000.0]

[0.0 1.0 0.0 50.0 83000.0]

[1.0 0.0 0.0 37.0 67000.0]]
```

- Matrix X yang terbentuk sebelumnya pada kolom
 Country bertipe string, jadi perlu diubah ke numerik (int atau float).
- Gunakan variable dummy OneHotEncoder dan ColumnTransformer

Encoding data kategori (Class / Label)

```
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
le = LabelEncoder()
y = le.fit_transform(y)
```

```
print(y)
[0 1 0 0 1 1 0 1 0 1]
```

 Matrix Y hanya akan diubah menjadi numerik (0, 1, dan seterusnya) dengan LabelEncoder

[0 1]

Membagi dataset ke dalam *training set* dan *test set*

```
from sklearn.model_selection import train_test_split
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size = 0.2, random_state = 1)
print(X_train)
[[0.0 0.0 1.0 38.777777777778 52000.0]
 [0.0 1.0 0.0 40.0 63777.7777777778]
 [1.0 0.0 0.0 44.0 72000.0]
 [0.0 0.0 1.0 38.0 61000.0]
 [0.0 0.0 1.0 27.0 48000.0]
 [1.0 0.0 0.0 48.0 79000.0]
 [0.0 1.0 0.0 50.0 83000.0]
 [1.0 0.0 0.0 35.0 58000.0]]
print(X_test)
[[0.0 1.0 0.0 30.0 54000.0]
 [1.0 0.0 0.0 37.0 67000.0]]
print(y_train)
[0 1 0 0 1 1 0 1]
print(y_test)
```

- test_size: proporsi test set, dalam hal ini 0.2.
- train size: proporsi train size. Jika tidak di set, maka akan menyesuaikan dengan test size (dalam kasus ini 0.8). Berlaku kebalikannya.
- random_state: konstan ini akan membuat hasil splitting tetap sama antar runtime atau antar mesin. Nilai bebas.

Feature Scaling

```
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
sc = StandardScaler()
X_train[:, 3:] = sc.fit_transform(X_train[:, 3:])
X_test[:, 3:] = sc.transform(X_test[:, 3:])
```

print(X_train)

```
[[0.0 0.0 1.0 -0.19159184384578545 -1.0781259408412425]
[0.0 1.0 0.0 -0.014117293757057777 -0.07013167641635372]
[1.0 0.0 0.0 0.566708506533324 0.633562432710455]
[0.0 0.0 1.0 -0.30453019390224867 -0.30786617274297867]
[0.0 0.0 1.0 -1.9018011447007988 -1.420463615551582]
[1.0 0.0 0.0 1.1475343068237058 1.232653363453549]
[0.0 1.0 0.0 1.4379472069688968 1.5749910381638885]
[1.0 0.0 0.0 -0.7401495441200351 -0.5646194287757332]]
```

print(X_test)

```
[[0.0 1.0 0.0 -1.4661817944830124 -0.9069571034860727]
[1.0 0.0 0.0 -0.44973664397484414 0.2056403393225306]]
```

- Perlu dilakukan skala kolom-kolom yang dibutuhkan. Perbedaan skala dapat menyebabkan kendala dengan estimator.
- Ada tiga scaler di library scikit-learn yang sering digunakan: StandardScaler, MinMaxScaler, dan RobustScaler.
- StandardScaler menghilangkan mean (terpusat pada 0) dan menskalakan ke variansi (deviasi standar = 1), dengan asumsi data terdistribusi normal (gauss) untuk semua fitur.
- MinMaxScaler menskalakan nilai data ke dalam suatu range. Tidak masalah pada data nongaussian.
- Sedangkan RobustScaler (sklearn.preprocessing .RobustScaler) mirip dengan Min-Max, hanya saja menggunakan range interkuartil. Scaler ini tahan terhadap outlier.

Latihan Soal (Kuis)

 Kerjakan Latihan tahapan preprocessing data pada slide sebelumnya, dapat menggunakan dataset yang lain / dimodifikasi, simpan dalam preprocessing.py atau preprocessing.ipynb, repositorikan file pada github.com dan kirimkan URL github melalui Assignment pada kulino (Pada blok Minggu ke-3).

Referensi

- 1. Jiawei Han, Micheline Kamber, Jian Pei, Data mining: concepts and techniques 3rd ed, Elsevier, 2012.
- 2. Ian H. Witten, Frank Eibe, Mark A. Hall, Data mining: Practical Machine Learning Tools and Techniques 4th Edition, *Elsevier*, 2017.
- 3. Budi Santosa, Ardian Umam, Data Mining dan Big Data Analytics, Penebar Media Pustaka, 2018.
- 4. Max Bramer, Principles of Data Mining Undergraduate Topics in Computer Science 4th ed, Springer, 2020.
- 5. Romi Satrio Wahono, *Lecture Notes Data Mining*, diakses 3 Maret 2021, <<u>https://romisatriawahono.net/dm/</u>>.
- 6. Sumber gambar: www.freepik.com.



THANKS

ANY QUESTIONS?

