# DATAMINING

BY: JUNTA ZENIARJA, M.KOM

# Apa itu Data Mining?



## Mengapa Data Mining?

- Manusia dalam suatu organisasi, sadar atau tidak sadar telah memproduksi berbagai data yang jumlahnya sangat besar
  - Contoh data: bisnis, kedokteran, ekonomi, geografi, olahraga, ...
- Pada dasarnya, data adalah entitas yang tidak memiliki arti, meskipun kemungkinan memiliki nilai di dalamnya

## Apa itu Data Mining?

- Disiplin ilmu yang mempelajari metode untuk mengekstr pengetahuan atau menemukan pola dari suatu data
  - 1. Data: fakta yang terekam dan tidak membawa art
  - Pengetahuan: pola, aturan atau model yang munc dari data
- Sehingga Data mining sering disebut Knowledge Discov in Database (KDD)



► Konsep Transformasi
Data→Informasi→Pengetahuan

### Data

- Tidak membawa arti, merupakan kumpulan dari fakta-fakta tentang suatu kejadian.
- Suatu catatan terstruktur dari suatu transaksi.
- Merupakan materi penting dalam membentuk informasi.

## Pengetahuan

- Gabungan dari suatu pengalaman, nilai, informasi kontekstual dan juga pandangan pakar yang memberikan suatu framework untuk mengevaluasi dan menciptakan pengalaman baru dan informasi (Thomas H. Davenport, Laurence Prusak).
- Bisa berupa solusi pemecahan suatu masalah, petunjuk suatu pekerjaan dan ini bisa ditingkatkan nilainya, dipelajari dan juga bisa diajarkan kepada yang lain.

### Data Kehadiran Pegawai

| NIP  | TGL        | DATANG | PULANG |
|------|------------|--------|--------|
| 1103 | 02/12/2004 | 07:20  | 15:40  |
| 1142 | 02/12/2004 | 07:45  | 15:33  |
| 1156 | 02/12/2004 | 07:51  | 16:00  |
| 1173 | 02/12/2004 | 08:00  | 15:15  |
| 1180 | 02/12/2004 | 07:01  | 16:31  |
| 1183 | 02/12/2004 | 07:49  | 17:00  |

### Informasi Akumulasi Bulanan Kehadiran Pegawai

| NIP  | Masuk | Alpa | Cuti | Sakit | Telat |
|------|-------|------|------|-------|-------|
| 1103 | 22    |      |      |       |       |
| 1142 | 18    | 2    |      | 2     |       |
| 1156 | 10    | 1    | 11   |       |       |
| 1173 | 12    | 5    |      |       | 5     |
| 1180 | 10    |      |      | 12    |       |

### Informasi Kondisi Kehadiran Mingguan Pegawai

|                 | Senin | Selasa | Rabu | Kamis | Jumat |
|-----------------|-------|--------|------|-------|-------|
| Terlambat       | 7     | 0      | 1    | 0     | 5     |
| Pulang<br>Cepat | 0     | 1      | 1    | 1     | 8     |
| Izin            | 3     | 0      | 0    | 1     | 4     |
| Alpa            | 1     | 0      | 2    | 0     | 2     |
|                 |       |        | •    | •     |       |

 Pengetahuan tentang kebiasaan pegawai dalam jam datang/pulang kerja

 Pengetahuan tentang bagaimana teknik meningkatkan kehadiran pegawai → kebijakan

### Data - Informasi - Pengetahuan - Kebijakan

- Kebijakan penataan jam kerja karyawan khusus untuk hari senin dan jumat
- Peraturan jam kerja:
  - ► Hari Senin dimulai jam 10:00
  - ► Hari Jumat diakhiri jam 14:00
  - ▶ Sisa jam kerja dikompensasi ke hari lain:
    - Senin pulang setelah maghrib, toh jalanan jakarta macet total di sore hari (bayar hutang 2 jam)
    - 2. Rabu dan kamis bayar hutang setengah jam di pagi hari dan setengah jam di sore hari (bayar hutang 2 jam)

## Definisi Data Mining

- Melakukan ekstraksi untuk mendapatkan informasi penting yang sifatnya implisit dan sebelumnya tidak diketahui, dari suatu data (Witten et al., 2011)
- Kegiatan yang meliputi pengumpulan, pemakaian data historis untuk menemukan keteraturan, pola dan hubungan dalam set data berukuran besar (Santosa, 2007)

## Definisi Data Mining

- ► The analysis of (often large) observational data sets to find unsuspected relationships and to summarize the data in novel ways that are both understandable and useful to the data owner (Han & Kamber, 2001)
- ► The process of discovering meaningful new correlations, patterns and trends by sifting through large amounts of data stored in repositories, using pattern recognition technologies as well as statistical and mathematical techniques (Gartner Group)

## Irisan Bidang Ilmu Data Mining

### Statistik:

- ► Lebih bersifat teori
- ► Fokus ke pengujian hipotesis

### 2. Machine Learning:

- ► Lebih bersifat heuristik
- Fokus pada perbaikan performansi dari suatu teknik learning

### 3. Data Mining:

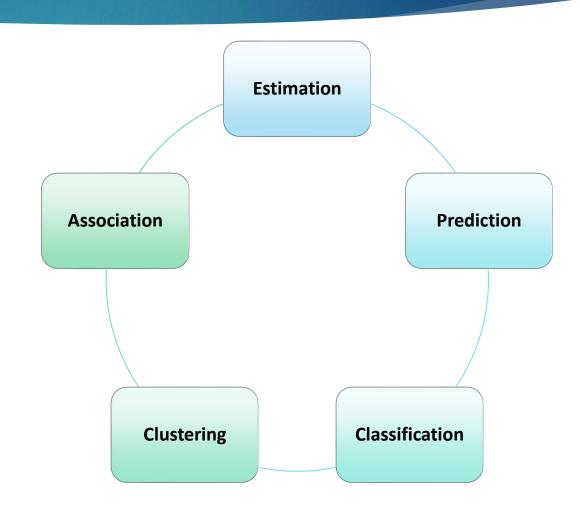
- Gabungan teori dan heuristik
- Fokus pada seluruh proses penemuan knowledge dan pola
- Termasuk data cleaning, learning dan visualisasi hasilnya

# Peran Utama Data Mining



## Peran Utama Data Mining

- 1. Estimation
- 2. Prediction
- 3. Classification
- 4. Clustering
- 5. Association



### Dataset with Attribute and Class



|     | Sepal<br>Length (cm) | Sepal<br>Width (cm) | Petal<br>Length (cm) | Petal<br>Width (cm) | Туре            |
|-----|----------------------|---------------------|----------------------|---------------------|-----------------|
| 1   | 5.1                  | 3.5                 | 1.4                  | 0.2                 | Iris setosa     |
| 2   | 4.9                  | 3.0                 | 1.4                  | 0.2                 | Iris setosa     |
| 3   | 4.7                  | 3.2                 | 1.3                  | 0.2                 | Iris setosa     |
| 4   | 4.6                  | 3.1                 | 1.5                  | 0.2                 | Iris setosa     |
| 5   | 5.0                  | 3.6                 | 1.4                  | 0.2                 | Iris setosa     |
|     |                      |                     |                      |                     |                 |
| 51  | 7.0                  | 3.2                 | 4.7                  | 1.4                 | Iris versicolor |
| 52  | 6.4                  | 3.2                 | 4.5                  | 1.5                 | Iris versicolor |
| 53  | 6.9                  | 3.1                 | 4.9                  | 1.5                 | Iris versicolor |
| 54  | 5.5                  | 2.3                 | 4.0                  | 1.3                 | Iris versicolor |
| 55  | 6.5                  | 2.8                 | 4.6                  | 1.5                 | Iris versicolor |
|     |                      |                     |                      |                     |                 |
| 101 | 6.3                  | 3.3                 | 6.0                  | 2.5                 | Iris virginica  |
| 102 | 5.8                  | 2.7                 | 5.1                  | 1.9                 | Iris virginica  |
| 103 | 7.1                  | 3.0                 | 5.9                  | 2.1                 | Iris virginica  |
| 104 | 6.3                  | 2.9                 | 5.6                  | 1.8                 | Iris virginica  |
| 105 | 6.5                  | 3.0                 | 5.8                  | 2.2                 | Iris virginica  |
|     |                      |                     |                      |                     |                 |

## Estimasi Waktu Pengiriman Pizza

| Customer | Jumlah<br>Pesanan (P) | Jumlah<br>Bangjo (B) | Jarak (J) | Waktu Tempuh (T) |
|----------|-----------------------|----------------------|-----------|------------------|
| 1        | 3                     | 3                    | 3         | 16               |
| 2        | 1                     | 7                    | 4         | 20               |
| 3        | 2                     | 4                    | 6         | 18               |
| 4        | 4                     | 6                    | 8         | 36               |
| •••      |                       |                      |           |                  |
| 1000     | 2                     | 4                    | 2         | 12               |

Waktu Tempuh (T) = 0.48P + 0.23B + 0.5J

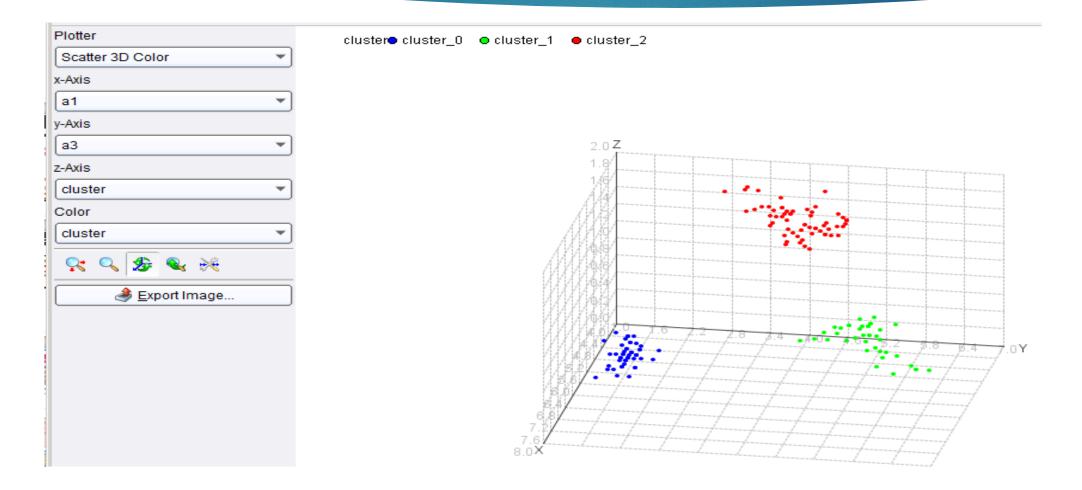
### Penentuan Kelulusan Mahasiswa

| NIM   | Gend<br>er | Nilai<br>UN | Asal<br>Sekolah | IPS1 | IPS2 | IPS3 | IPS<br>4 | ••• | Lulus<br>Tepat<br>Waktu |
|-------|------------|-------------|-----------------|------|------|------|----------|-----|-------------------------|
| 10001 | L          | 28          | SMAN 2          | 3.3  | 3.6  | 2.89 | 2.9      |     | Ya                      |
| 10002 | Р          | 27          | SMA DK          | 4.0  | 3.2  | 3.8  | 3.7      |     | Tidak                   |
| 10003 | Р          | 24          | SMAN 1          | 2.7  | 3.4  | 4.0  | 3.5      |     | Tidak                   |
| 10004 | L          | 26.4        | SMAN 3          | 3.2  | 2.7  | 3.6  | 3.4      |     | Ya                      |
| •••   |            |             |                 |      |      |      |          |     |                         |
| •••   |            |             |                 |      |      |      |          |     |                         |
| 11000 | L          | 23.4        | SMAN 5          | 3.3  | 2.8  | 3.1  | 3.2      |     | Ya                      |

## Klastering Bunga Iris

| Row No. | id    | label       | a1    | a2    | a3    | a4    |
|---------|-------|-------------|-------|-------|-------|-------|
| 1       | id_1  | Iris-setosa | 5.100 | 3.500 | 1.400 | 0.200 |
| 2       | id_2  | Iris-setosa | 4.900 | 3     | 1.400 | 0.200 |
| 3       | id_3  | Iris-setosa | 4.700 | 3.200 | 1.300 | 0.200 |
| 4       | id_4  | Iris-setosa | 4.600 | 3.100 | 1.500 | 0.200 |
| 5       | id_5  | Iris-setosa | 5     | 3.600 | 1.400 | 0.200 |
| 6       | id_6  | Iris-setosa | 5.400 | 3.900 | 1.700 | 0.400 |
| 7       | id_7  | Iris-setosa | 4.600 | 3.400 | 1.400 | 0.300 |
| 8       | id_8  | Iris-setosa | 5     | 3.400 | 1.500 | 0.200 |
| 9       | id_9  | Iris-setosa | 4.400 | 2.900 | 1.400 | 0.200 |
| 10      | id_10 | Iris-setosa | 4.900 | 3.100 | 1.500 | 0.100 |
| 11      | id_11 | Iris-setosa | 5.400 | 3.700 | 1.500 | 0.200 |
| 12      | id_12 | Iris-setosa | 4.800 | 3.400 | 1.600 | 0.200 |
| 13      | id_13 | Iris-setosa | 4.800 | 3     | 1.400 | 0.100 |
| 14      | id_14 | Iris-setosa | 4.300 | 3     | 1.100 | 0.100 |
| 15      | id_15 | Iris-setosa | 5.800 | 4     | 1.200 | 0.200 |
| 16      | id_16 | Iris-setosa | 5.700 | 4.400 | 1.500 | 0.400 |
| 17      | id_17 | Iris-setosa | 5.400 | 3.900 | 1.300 | 0.400 |
| 18      | id_18 | Iris-setosa | 5.100 | 3.500 | 1.400 | 0.300 |
| 19      | id_19 | Iris-setosa | 5.700 | 3.800 | 1.700 | 0.300 |
| 20      | id_20 | Iris-setosa | 5.100 | 3.800 | 1.500 | 0.300 |
| 21      | id_21 | Iris-setosa | 5.400 | 3.400 | 1.700 | 0.200 |
| 22      | id_22 | Iris-setosa | 5.100 | 3.700 | 1.500 | 0.400 |
| 23      | id_23 | Iris-setosa | 4.600 | 3.600 | 1     | 0.200 |
| 24      | id 24 | Iris-setosa | 5.100 | 3.300 | 1.700 | 0.500 |

## Klastering Bunga Iris



## Algoritma Data Mining (DM)

### Estimation (Estimasi):

- Linear Regression, Neural Network, Support Vector Machine, etc.
- 2. Prediction/Forecasting (Prediksi/Peramalan):
  - Linear Regression, Neural Network, Support Vector Machine, etc.
- 3. Classification (Klasifikasi):
  - Naive Bayes, K-Nearest Neighbor, C4.5, ID3, CART, Linear Discriminant Analysis, etc
- 4. Clustering (Klastering):
  - K-Means, K-Medoids, Self-Organizing Map (SOM), Fuzzy C-Means, etc.
- 5. Association (Asosiasi):
  - FP-Growth, A Priori, etc.

## Metode Learning Pada Algoritma DM

Supervised Learning

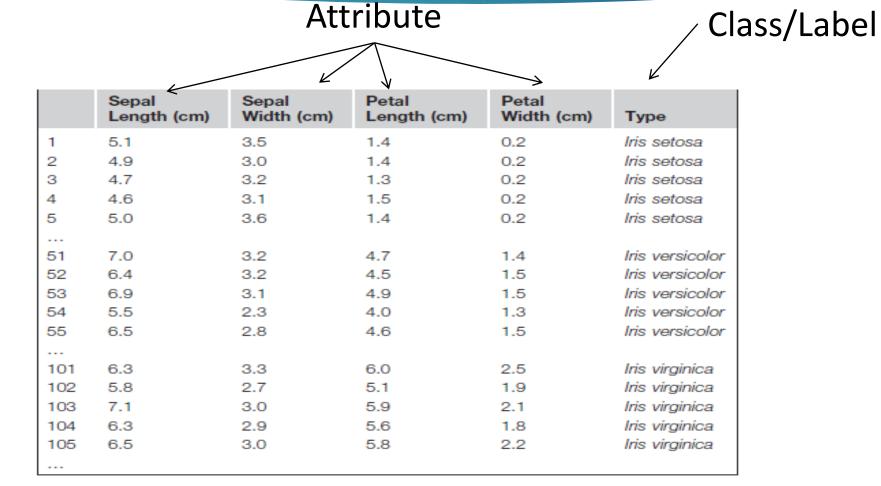
Unsupervised Learning

Association Learning

## Metode Learning Pada Algoritma DM

- 1. Supervised Learning (Pembelajaran dengan Guru):
  - Sebagian besar algoritma data mining (estimation, prediction/forecasting, classification) adalah supervised learning
  - Variabel yang menjadi target/label/class ditentukan
  - Algoritma melakukan proses belajar berdasarkan nilai dari variabel target yang terasosiasi dengan nilai dari variable prediktor

### Dataset with Attribute and Class



## Metode Learning Pada Algoritma DM

- 2. Unsupervised Learning (Pembelajaran tanpa Guru):
  - Algoritma data mining mencari pola dari semua variable (atribut)
  - Variable (atribut) yang menjadi target/label/class tidak ditentukan (tidak ada)
  - Algoritma clustering adalah algoritma unsupervised learning

## Dataset with Attribute (No Class)

### **Attribute**

|     | ,                    |                     | 7                    |                     |
|-----|----------------------|---------------------|----------------------|---------------------|
|     | Sepal<br>Length (cm) | Sepal<br>Width (cm) | Petal<br>Length (cm) | Petal<br>Width (cm) |
| 1   | 5.1                  | 3.5                 | 1.4                  | 0.2                 |
| 2   | 4.9                  | 3.0                 | 1.4                  | 0.2                 |
| 3   | 4.7                  | 3.2                 | 1.3                  | 0.2                 |
| 4   | 4.6                  | 3.1                 | 1.5                  | 0.2                 |
| 5   | 5.0                  | 3.6                 | 1.4                  | 0.2                 |
|     |                      |                     |                      |                     |
| 51  | 7.0                  | 3.2                 | 4.7                  | 1.4                 |
| 52  | 6.4                  | 3.2                 | 4.5                  | 1.5                 |
| 53  | 6.9                  | 3.1                 | 4.9                  | 1.5                 |
| 54  | 5.5                  | 2.3                 | 4.0                  | 1.3                 |
| 55  | 6.5                  | 2.8                 | 4.6                  | 1.5                 |
|     |                      |                     |                      |                     |
| 101 | 6.3                  | 3.3                 | 6.0                  | 2.5                 |
| 102 | 5.8                  | 2.7                 | 5.1                  | 1.9                 |
| 103 | 7.1                  | 3.0                 | 5.9                  | 2.1                 |
| 104 | 6.3                  | 2.9                 | 5.6                  | 1.8                 |
| 105 | 6.5                  | 3.0                 | 5.8                  | 2.2                 |
|     |                      |                     |                      |                     |

## Metode Learning Pada Algoritma DM

- Association Learning (Pembelajaran untuk Asosiasi Atribut)
  - Proses learning pada algoritma asosiasi (association rule) agak berbeda karena tujuannya adalah untuk mencari atribut yang muncul bersamaan dalam satu transaksi
  - Algoritma asosiasi biasanya untuk analisa transaksi belanja, dengan konsep utama adalah mencari "produk/item mana yang dibeli bersamaan"
  - Pada pusat perbelanjaan banyak produk yang dijual, sehingga pencarian seluruh asosiasi produk memakan cost tinggi, karena sifatnya yang kombinatorial
  - Algoritma association rule seperti apriori algorithm, dapat memecahkan masalah ini dengan efisien

## Dataset Transaction

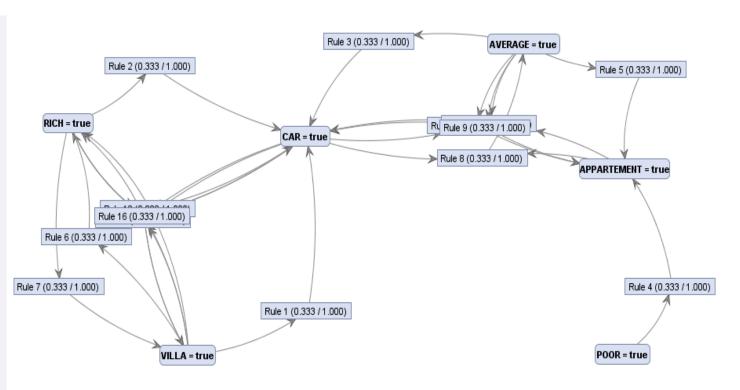
ExampleSet (3 examples, 0 special attributes, 6 regular attributes)

| Row No. | CAR = true | APPARTEMENT = true | VILLA = true | POOR = true | AVERAGE = true | RICH = true |
|---------|------------|--------------------|--------------|-------------|----------------|-------------|
| 1       | false      | true               | false        | true        | false          | false       |
| 2       | true       | true               | false        | false       | true           | false       |
| 3       | true       | false              | true         | false       | false          | true        |

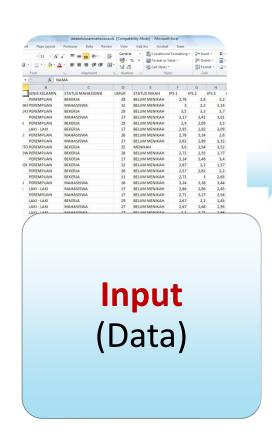
### Association Rules

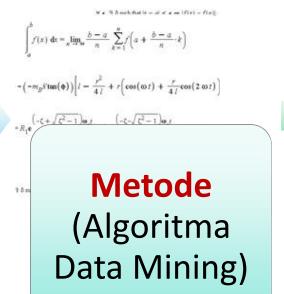
### **AssociationRules**

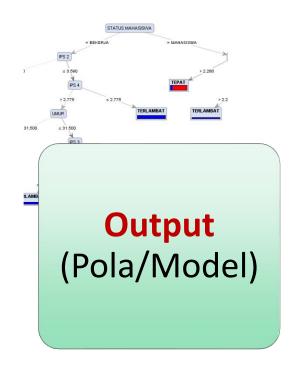
```
Association Rules
[VILLA = true] --> [CAR = true] (confidence: 1.000)
[RICH = true] --> [CAR = true] (confidence: 1.000)
[AVERAGE = true] --> [CAR = true] (confidence: 1.000)
[POOR = true] --> [APPARTEMENT = true] (confidence: 1.000)
[AVERAGE = true] --> [APPARTEMENT = true] (confidence: 1.000)
[VILLA = true] --> [RICH = true] (confidence: 1.000)
[RICH = true] --> [VILLA = true] (confidence: 1.000)
[CAR = true, APPARTEMENT = true] --> [AVERAGE = true] (confidence: 1.000)
[AVERAGE = true] --> [CAR = true, APPARTEMENT = true] (confidence: 1.000)
[CAR = true, AVERAGE = true] --> [APPARTEMENT = true] (confidence: 1.000)
[APPARTEMENT = true, AVERAGE = true] --> [CAR = true] (confidence: 1.000)
[VILLA = true] --> [CAR = true, RICH = true] (confidence: 1.000)
[CAR = true, VILLA = true] --> [RICH = true] (confidence: 1.000)
[RICH = true] --> [CAR = true, VILLA = true] (confidence: 1.000)
[CAR = true, RICH = true] --> [VILLA = true] (confidence: 1.000)
[VILLA = true, RICH = true] --> [CAR = true] (confidence: 1.000)
```



## Proses Utama pada Data Mining



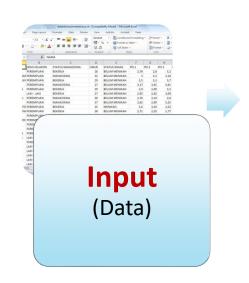


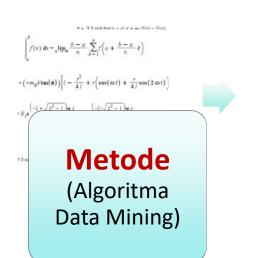


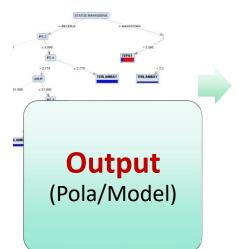
## Output/Pola/Model/Knowledge

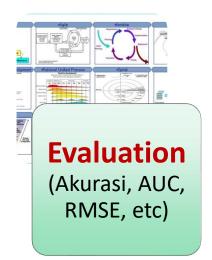
- Formula/Function (Rumus atau Fungsi Regresi)
  - ▶ WAKTU TEMPUH = 0.48 + 0.6 JARAK + 0.34 LAMPU + 0.2 PESANAN
- Decision Tree (Pohon Keputusan)
- 3. Rule (Aturan)
  - ▶ IF ips3=2.8 THEN lulustepatwaktu
- 4. Cluster (Klaster)

## Input – Metode – Output – Evaluation







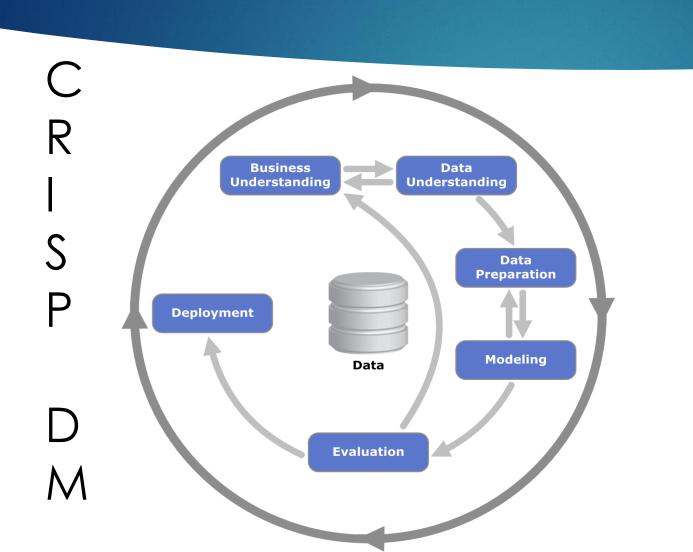


## CRISP-DM

(Cross Industry Standard Process for Data Mining)

## Pengenalan CRISP-DM

- ► CRISP-DM (Cross Industry Standard Process for Data Mining) merupakan model proses data mining yang menggambarkan urutan atau langkah pada penelitian Data Mining yang digunakan para ahli untuk mengatasi masalah. Jajak pendapat yang dilakukan pada tahun 2002, 2004, dan 2007 menunjukkan bahwa CRISP-DM termasuk metodologi terkemuka yang digunakan oleh para ahli Data Mining.
- Pada tahun 2009, CRISP-DM disebutkan sebagai standar **de facto** untuk mengembangkan project Data Mining atau KDD (*Knowledge Discovery in Database*).



### SEMMA -DM

### Figure 1: SEMMA Methodology Diagram

Supported by SAS Enterprise Mining Environment



Input data, Sampling, Data partition Distribution explorer, Multiplot, Insight, Association, Variable selection

Transform variable, Filter outliers, Clustering, SOFM/Kohonen

Logistic regression, Decision tree, Neural network, Memory-based reasoning Assessment, Score, Report

| Business      |
|---------------|
| Understanding |

## Determine

Backaround | Business Objectives Business Success Criteria :

#### Assess Situation

Inventory of Resources Requirements. Assumptions, and Constraints: Risks and Continaencies Terminoloav : Costs and Benefits

#### Determine Data Mining Goals

Data Minina Goals Data Minina Success Criteria:

#### Produce Project Plan

Proiect Plan Initial Assessment of Tools and Techniques:

#### Data Understanding

### Data Preparation

### Modeling

#### Evaluation

### Deployment

#### Collect Initial Data Business Objectives | Initial Data Collection Report

#### Describe Data Data Description Report

### Explore Data

Data Exploration Report

#### Verify Data Quality Data Quality Report

#### Select Data

Rationale for Inclusion/ **Exclusion** 

### Clean Data

Data Cleaning Report

### Construct Data

Derived Attributes Generated Records

### Integrate Data

Meraed Data

#### Format Data

Reformatted Data

Dataset. Dataset Description

### Select Modeling Techniques

Modeling Technique Modeling Assumptions

### Generate Test Design

Test Desian

#### Build Model

Parameter Settings Models: Model Descriptions

#### Assess Model

Model Assessment Revised Parameter Settinas :

#### Evaluate Results

Assessment of Data Mining Results w.r.t. Business Success Criteria : Approved Models

#### Review Process Review of Process

Determine Next Steps List of Possible Actions Decision .

### Plan Deployment

Deployment Plan

#### Plan Monitoring and Maintenance:

Monitorina and Maintenance Plan

#### Produce Final Report

Final Report Final Presentation

#### Review Project

Experience Documentation.

## Keterangan

### Pemahaman Bisnis(Business Understanding)

Merupakan tahap awal yaitu pemahaman penelitian, penentuan tujuan dan rumusan masalah data mining.

### 2. Pemahaman Data(Data Understanding)

Dalam tahap ini dilakukan pengumpulan data, mengenali lebih lanjut data yang akan digunakan.

#### Pengolahan Data(Data Preparation)

Tahap ini adalah pekerjaan berat yang perlu dilaksanakan secara intensif. Memilih kasus atau variable yang ingin dianalisis, melakukan perubahan pada beberapa variable jika diperlukan sehingga data siap untuk dimodelkan.

### 4. Pemodelan(Modeling)

Memilih teknik pemodelan yang sesuai dan sesuaikan aturan model untuk hasil yang maksimal. Dapat kembali ke tahap pengolahan untuk menjadikan data ke dalam bentuk yang sesuai dengan model tertentu.

#### 5. Evaluasi (Evaluation)

Mengevaluasi satu atau model yang digunakan dan menetapkan apakah terdapat model yang memenuhi tujuan pada tahap awal. Kemudian menentukan apakah ada permasalahan yang tidak dapat tertangani dengan baik serta mengambil keputusan hasil penelitian.

### Penyebaran (Deployment)

Menggunakan model yang dihasilkan seperti pembuatan laporan atau penerapan proses data mining pada departemen lain.

### Referensi

- 1. Ian H. Witten, Frank Eibe, Mark A. Hall, Data mining: Practical Machine Learning Tools and Techniques 3rd Edition, *Elsevier*, 2011
- Santosa Budi, Teknik Pemanfaatan Data Untuk Keperluan Bisnis, Graha Ilmu, 2007
- 3. www.ilmukomputer.com.

