

# Penerapan Metode Roughset Untuk Persediaan Obat-Obatan Di RSUP Haji Adam Malik Medan

Tifanny Anggraini, Melda Panjaitan

STMIK Budi Darma, Medan, Indonesia  
Jalan Sisingamangaraja No. 338, Medan, Indonesia

## Abstrak

Apotek RSUP H.Adam Malik merupakan apotek distributor untuk , depot obat, dan toko kosmetik. Apotek RSUP H.Adam Malik ini masih memiliki sistem manual dalam menghitung pendataan stok obat-obatan. Kemudian data stok obat tersebut disimpan dalam Microsof Excel. Untuk mengetahui jumlah stok obat membutuhkan waktu yang lama karena tidak ada gambaran berapa stok obat yang ada (tersisa) untuk menghindari terjadinya kekosongan stok. Pengawasan yang dilakukan terhadap pendataan stok obat.Selama ini hanya dengan pemantauan sisa obat yang ada. Permasalahan yang terjadi di Apotek RSUP H.Adam Malik yaitu tidak dapat memprediksi stok obat untuk tahun berikutnya. Pada tugas akhir ini dibuat sebuah sistem prediksi stok obat, yaitu sistem informasi yang didesain untuk prediksi stok obat dengan menggunakan metode Rough Set di apotek RSUP H.Adam Malik MEDAN, untuk menentukan prediksi stok obat .Setelah metode roughset ini diimplementasikan sistem ini dapat memprediksi stok obat di apotek RSUP.H.Adam Malik. Dari aplikasi ini dapat diketahui gambaran prediksi stok obat ditahun yang akan datang dan hasilnya dapat ditampilkan dalam bentuk laporan, sehingga mempermudah dalam menganalisa dan mengambil kebijakan terhadap stok obat.

**Kata Kunci:** Apotek, Prediksi, Rougset, Stok

## Abstract

Apotek RSUP H.Adam Malik is a distributor pharmacy for drug depots and cosmetics stores. Apotek RSUP H.Adam Malik still has a manual system in calculating the stock of medicines. Then the drug stock data is stored in Microsof Excel. To find out the amount of stock of drugs takes a long time because there is no picture of how much stock of drugs that exist (remaining) to avoid the occurrence of stock void. Supervision conducted on stocking of drug stocks. During this time only by monitoring the remaining drugs. The problem that happened in Apotek RSUP H.Adam Malik was not able to predict the stock of medicine for next year. In this final project, a system of drug stock prediction is made, which is information system designed to predict drug stock by using Rough Set method in pharmacy of H.Adam Malik MEDAN, to determine drug stock prediction. After this roughset method is implemented this system can predict stock medicine at pharmacies RSUP.H.Adam Malik. From this application can be known picture prediction of drug stocks in the coming year and the results can be displayed in the form of reports, making it easier in analyzing and taking policy on drug stock.

**Keywords:** Pharmacy, Prediction, Rougset, Stock

## 1. PENDAHULUAN

Persediaan obat merupakan permasalahan yang sering dihadapi oleh pihak apotek. Masalah ini timbul karena sulitnya menghitungdata yang besar dan kurangnya pengecekan terhadap data yang telah ada. Sehingga dengan banyaknya data sering terjadi kesalahan dan kesulitan dalam menghitung jumlah data stok obat. Akibat yang dapat ditimbulkan jika terjadi kesalahan dalam menghitung pendataan stok obat ini akan mengakibatkan kekacauan padapembukuan dan terjadi kerugian.

Apotek RSUP H Adam Malik merupakan apotek yang bearada pada RS H Adam Malik Medan. Apotek RSUP H Adam Malik ini masih memiliki sistem manual dalam penghitungan datanya, yaitu setiap kali melakukan pendataan stok obat dilakukan dengan cara menghitung obat secara satu persatu sehingga sering mengalami kekeliruan dan membutuhkan waktu yang lama. Hal ini selalu menghasilkan data obat yang tidak pasti.Untuk mengetahui jumlah stok obat membutuhkan waktu yang lama karena tidak ada gambaran berapa stok obat yang ada (tersisa) untuk menghindari terjadinya kekosongan stok obat.

Untuk mengatasi masalah pada apotek tersebut, akan dibuat suatu aplikasi yang dapat memprediksi stok obat ditahun yang akan datang dengan menggunakan metode *Roughset*. *Roughset* merupakan suatu metode terbarupa *data mining* yang dapat memecahkan permasalahan dalam pengontrolan penghitungan, prediksi stok obat dengan cepat dan optimal untuk mendapatkan *rule-rule* yang singkat dan tepat dari satu tabel. Perhitungan jumlah obat-obatan yang akan dibeli menggunakan rata-rata penjualan obat-obatan beberapa minggu yang lalu. Padahal fluktuasi penjualan obat-obatan tidak sama antara minggu-minggu yang telah lalu dengan minggu ini. Apabila rata-rata penjualan obat-obatan pada minggu yang lalu tinggi tetapi penjualan minggu selanjutnya rendah dapat mengakibatkan obat-obatan yang telah dibeli tersimpan lama. Namun apabila rata-rata penjualan obat-obatan beberapa minggu yang lalu rendah tetapi minggu-minggu selanjutnya tinggi akan mengakibatkan obat cepat habis sebelum waktunya pembelian selanjutnya, hal ini dapat memperbesar obat-obatan. Tujuan dari adanya prediksi obat-obatan ini adalah mengetahui karakteristik obat-obatan pada RSUP H Adam Malik, menentukan

jumlah yang harus dipesan untuk setiap obat-obatan supaya tidak terjadi pemborosan biaya penyimpanan, mengetahui jumlah masuknya obat dan jumlah keluarnya obat yang digunakan.

## 2. TEORITIS

### 2.1 Data Mining

*Data mining* adalah bidang yang sepenuhnya menggunakan apa yang dihasilkan oleh *data warehouse*, bersama dengan bidang yang menangani masalah pelaporan dan manajemen data. Sementara, *data warehouse* sendiri bertugas untuk menarik/meng-query data dari basis data mentah untuk memberikan hasil data yang nantinya digunakan oleh bidang yang menangani manajemen, pelayanan, dan *data mining*[1]. Persediaan sangat erat hubungannya dengan operasional di perusahaan, baik perusahaan yang bergerak dalam bidang perdagangan maupun industri. Penanganan persediaan yang tidak dilakukan dengan baik maka akan mengakibatkan resiko terganggunya proses produksi atau tidak terpenuhinya tujuh pesanan dalam pembelian dan akibatnya dapat merugikan perusahaan[2].

### 2.2 Roughset

*Roughset* adalah sebuah teknik matematik yang dikembangkan oleh Pawlack pada tahun 1980. *RoughSet* salah satu teknik data mining yang digunakan untuk menangani masalah *Uncertainty*, *Imprecision* dan *Vagueness* dalam aplikasi *Artificial Intelligence* (AI). *Roughset* merupakan teknik yang efisien untuk *Knowledge Discovery in Database* (KDD) dalam tahapan proses dan data Mining. *Rosetta stone* adalah sebuah software untuk belajar bahasa-bahasa yang ada di dunia, seperti *American English*, *British English*, Mandarin, Prancis, Arab, Rusia, Jepang, Korea, Spanyol dan masih banyak lagi dengan cara yang unik sehingga memudahkan kita untuk belajar.

### 2.3 Rosetta Stone

*Software Rosetta Stone* Merupakan Software terbaik dan menduduki peringkat #1 dunia dalam pembelajaran bahasa melalui komputer. *Rosetta Stone* adalah *Software* untuk belajar bahasa asing yang sangat populer. Metode yang diunggulkan adalah *Dynamic Immersion* yaitu metode tanpa terjemahan Inggris, hanya berupa visual/gambar, sehingga diharapkan otak kita langsung terbiasa mengasosiasikan kata-kata asing dengan gambar visual.

## 3. ANALISA DAN PEMBAHASAN

Analisa sistem yang akan dibahas dalam bab ini adalah analisa cara kerja sistem yang ada, deskripsi umum sistem yang akan dibuat dan analisa data sistem. Dalam Contoh kasus ini adupun karakteristik obat bersadarkan bentuknya

Tabel 1. Karakteristik Obat

| Nama Obat<br>(A) | Satuan<br>(B) | Jenis Obat<br>(C) | Stock<br>(D) | Penjualan<br>(E) |
|------------------|---------------|-------------------|--------------|------------------|
| Levofloxacin     | Botol         | Antibiotik        | 100          | 75               |
| TCM              | Box           | Alergi            | 80           | 20               |
| Clobazam         | Box           | Penenang          | 150          | 70               |
| Dulcolax         | Box           | BAB               | 85           | 35               |
| Paracetamol      | Box           | DEMAM             | 100          | 45               |
| Thyrozal         | Box           | Hyperteroit       | 120          | 85               |
| Concor           | Box           | Hypertensi        | 150          | 80               |
| Euthyrox         | Box           | Hypoteroit        | 130          | 45               |
| Zometa infus     | Box           | Tulang            | 85           | 25               |
| Betadin          | Botol         | Luka              | 55           | 25               |

Memprediksi Persediaan Obat Menggunakan Metode *Roughset* Tujuan utama dari analisis Rough Set adalah untuk mensintesis pendekatan konsep-konsep dari data yang diperoleh dengan tahapan-tahapan metode *Rough Set*.

Penjelasan *Flowchart* Tahapan *Rough Set* :

1. Membentuk *Equivalence Class* dari *Decision System*, sehingga menghasilkan Tabel Penyimbolan *Equivalence Class* dalam bentuk angka.
2. Membentuk *Discernibility Matrix / Discernibility Matrix Modulo D*.

- a. Membentuk *Discernibility Matrix* (dalam bentuk huruf)
- b. *Discernibility Matrix Modulo D* (dalam bentuk huruf dengan
3. mengambil nilai yang beda Melakukan *Reduction* untuk menghasilkan *Reduct*
4. Menghasilkan *Knowledge* (pengetahuan)

Berikut merupakan data banyaknya persediaan pada obat yang ada di tabel 2.

Tabel 2. *Information system*

| No  | Bulan<br>(A) | Banyak Obat<br>Masuk<br>(B) | Banyaknya<br>Obat keluar<br>(C) | Permintaan<br>(D) |
|-----|--------------|-----------------------------|---------------------------------|-------------------|
| 1   | Januari      | 150                         | 100                             |                   |
| 2   | Februari     | 61                          | 55                              |                   |
| 3   | Maret        | 120                         | 75                              |                   |
| 4   | April        | 145                         | 75                              |                   |
| 5.  | Mei          | 60                          | 45                              |                   |
| 6.  | Juni         | 135                         | 100                             |                   |
| 7.  | Juli         | 100                         | 55                              |                   |
| 8.  | Agustus      | 60                          | 52                              |                   |
| 9.  | September    | 125                         | 76                              |                   |
| 10. | Oktober      | 60                          | 30                              |                   |
| 11. | November     | 90                          | 64                              |                   |
| 12. | Desember     | 70                          | 54                              |                   |

Dari tabel *information system* diatas dilakukan penambahan atribut persediaan, ini bertujuan untuk mendapatkan *discernibility matrix* modul D. Atribut permintaan (D) adalah atribut tambahan dari *decision system*. Atribut ini merupakan keputusan yang diambil dari perbandingan atribut A dan B. Seperti jika banyaknya obat yang keluar maka banyaknya obat masuk juga tinggi. Berikut adalah tabel *decision system* :

Tabel 3. *Decision system*

| No  | Bulan<br>(A) | Banyak Obat<br>Masuk<br>(B) | Banyaknya<br>Obat keluar<br>(C) | Permintaan<br>(D) |
|-----|--------------|-----------------------------|---------------------------------|-------------------|
| 1   | Januari      | 65                          | 12                              | Sedang            |
| 2   | Februari     | 54                          | 9                               | Rendah            |
| 3   | Maret        | 78                          | 11                              | Tinggi            |
| 4   | April        | 82                          | 16                              | Tinggi            |
| 5.  | Mei          | 64                          | 14                              | Sedang            |
| 6.  | Juni         | 58                          | 16                              | Sedang            |
| 7.  | Juli         | 33                          | 9                               | Rendah            |
| 8.  | Agustus      | 71                          | 16                              | Tinggi            |
| 9.  | September    | 76                          | 16                              | Tinggi            |
| 10. | Oktober      | 99                          | 16                              | Tinggi            |

#### Proses *Equivalen Class*

Dalam pengelompokan data ini, data akan di kelompokan berdasarkan atribut-atribut, yaitu atribut A= Bulan , atribut B = Banyak Obat , atribut C= Obat keluar,dan atribut D = Permintaan

Atribut B: banyak Obat per bulannya:

1-60 = Rendah

61–100= Sedang

100-dst = Tinggi

Atribut C : banyak obat keluar per bulannya :

1-30 = Rendah

31-60 = Sedang

61-dst = Tinggi

Tabel 4. Tabel *Equivalent Class* (Ec) Dengan Tahun 2016

| Class | A         | B      | C      | D      |
|-------|-----------|--------|--------|--------|
| EC 1  | Januari   | Sedang | Sedang | Sedang |
| EC 2  | Februari  | Sedang | Rendah | Rendah |
| EC 3  | Maret     | Tinggi | Sedang | Tinggi |
| EC 4  | April     | Tinggi | Tinggi | Tinggi |
| EC 5  | Mei       | Sedang | Sedang | Sedang |
| EC 6  | Juni      | Sedang | Tinggi | Sedang |
| EC 7  | Juli      | Sedang | Rendah | Rendah |
| EC 8  | Agustus   | Tinggi | Tinggi | Tinggi |
| EC 9  | September | Tinggi | Tinggi | Tinggi |
| EC 10 | Okttober  | Tinggi | Tinggi | Tinggi |

Untuk mendapatkan penyimbolan, data pada *equivalent class* diganti dengan menggunakan simbol yang sudah tersusun diatas. Misalnya : Pada judul kolom EC Bulan disimbolkan dengan A dan baris EC1 yaitu Januari = 01. Dan judul pada kolom EC Banyaknya obat masuk disimbolkan dengan B dan baris EC1 yaitu tinggi = 150, dan seterusnya. Jadi penyimbolan tersebut dapat dilihat pada table berikut ini:

Tabel 5. Tabel Penyimbolan *Equivalent Class*

| EC   | A  | B  | C  | D  |
|------|----|----|----|----|
| EC1  | 01 | 65 | 12 | 65 |
| EC2  | 02 | 54 | 9  | 54 |
| EC3  | 03 | 78 | 11 | 78 |
| EC4  | 04 | 82 | 16 | 82 |
| EC5  | 05 | 64 | 14 | 64 |
| EC6  | 06 | 58 | 16 | 58 |
| EC7  | 07 | 33 | 9  | 33 |
| EC8  | 08 | 71 | 16 | 71 |
| EC9  | 09 | 76 | 16 | 76 |
| EC10 | 10 | 99 | 16 | 99 |

#### Membentuk *Discernibility Matrix*

Untuk mendapatkan nilai *Discernibility Matrix* perhatikan pada Tabel 3. Tabel Penyimbolan *Equivalent Class* yaitudengan membuat matriks n x n untuk mencek nilai yang tidak sama. Seperti data pada kolom EC1, EC2 dibandingkan dengan mencari nilai yang tidak sama yaitu terdapat pada baris EC2 dengan nilai pada kolom dan ABCDEF.

Tabel 6. *Discernibility Matrix*

| EC    | EC 1 | EC 2 | EC 3 | EC 4 | EC 5 | EC 6 | EC 7 | EC 8 | EC 9 | EC 10 |
|-------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|-------|
| EC 1  | X    | BC   | AC   | ABC  | C    | BC   | BC   | ABC  | ABC  | ABC   |
| EC 2  | BC   | X    | ABC  | ABC  | BC   | BC   | C    | ABC  | AB   | ABC   |
| EC 3  | AC   | ABC  | X    | BC   | AB   | ABC  | ABC  | BC   | BC   | B     |
| EC 4  | ABC  | ABC  | BC   | X    | ABC  | AC   | ABC  | C    | C    | C     |
| EC 5  | C    | BC   | AC   | ABC  | X    | BC   | BC   | ABC  | ABC  | ABC   |
| EC 6  | BC   | BC   | ABC  | AC   | BC   | X    | BC   | AC   | AC   | AC    |
| EC 7  | BC   | C    | ABC  | ABC  | BC   | BC   | X    | ABC  | ABC  | ABC   |
| EC 8  | ABC  | ABC  | BC   | C    | ABC  | AC   | ABC  | X    | C    | C     |
| EC 9  | ABC  | AB   | BC   | C    | ABC  | AC   | ABC  | C    | X    | C     |
| EC 10 | ABC  | ABC  | BC   | C    | ABC  | AC   | ABC  | C    | C    | X     |

### Discernibility Matrix Modulo-D

Pencarian *Discernibility Matrix Modulo D* ini kelanjutan dari *Discernibility Matrix*. Pencarinya dengan melihat pada kolom Jenis Obat (G), untuk nilai yang sama/keputusan yang sama di coret atau di hilangkan.

Tabel 7. *Discernibility Matrix Modulo-D*

| EC    | EC 1 | EC 2 | EC 3 | EC 4 | EC 5 | EC 6 | EC 7 | EC 8 | EC 9 | EC 10 |
|-------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|-------|
| EC 1  | X    | BC   | AC   | ABC  | X    | X    | BC   | ABC  | ABC  | ABC   |
| EC 2  | BC   | X    | ABC  | ABC  | BC   | BC   | X    | ABC  | AB   | ABC   |
| EC 3  | AC   | ABC  | X    | X    | AB   | ABC  | ABC  | X    | X    | X     |
| EC 4  | ABC  | ABC  | X    | X    | ABC  | AC   | ABC  | X    | X    | X     |
| EC 5  | X    | BC   | AC   | ABC  | X    | X    | BC   | ABC  | ABC  | ABC   |
| EC 6  | X    | BC   | ABC  | AC   | X    | X    | BC   | AC   | AC   | AC    |
| EC 7  | BC   | X    | ABC  | ABC  | BC   | BC   | X    | ABC  | ABC  | ABC   |
| EC 8  | ABC  | ABC  | X    | X    | ABC  | AC   | ABC  | X    | X    | X     |
| EC 9  | ABC  | AB   | X    | X    | ABC  | AC   | ABC  | X    | X    | X     |
| EC 10 | ABC  | ABC  | X    | X    | ABC  | AC   | ABC  | X    | X    | X     |

### Melakukan Reduct

Reduct adalah penyeleksian attribut minimal (interesting attribute) dari sekumpulan attribut kondisi dengan menggunakan Prime Implicant fungsi Boolean. Kumpulan dari semua Prime Implicant mendeterminasikan sets of reduct. Discernibility matrix modulo D . Gunakan aljabar Boolean untuk mencari prime implicant :

$$A+1=1+A=1$$

$$AA=A$$

Class EC 1 terdiri dari X, BC, AC, ABC, X, X, BC, ABC, ABC, ABC menjadi  

$$(BvC)^{\wedge}(AvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=(BvC)^{\wedge}AA+AB+AC+AC+BC+CC^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=(BvC)^{\wedge}A(1+B)+AC+AC+BC+CC^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=(BvC)^{\wedge}A+AC+AC+BC+CC^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=(BvC)^{\wedge}A(1+C)+AC+BC+CC^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=(BvC)^{\wedge}A+AC+BC+CC^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C,A$$

Class EC2 terdiri dari BC, X, ABC, ABC, BC, BC, X, ABC, ABC, ABC menjadi  

$$(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=AB+BB+BC+AC+BC+CC^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B(1+A)+BC+AC+C(1+B)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B+BC+AC+C^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B(1+C)+C(1+A)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B+C^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B+AC+BC+CC^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B+AC+C(1+B)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B+AC+C^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B+C(1+A)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=B+C^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+BB+BC^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+B(1+C)^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+B^{\wedge}(BvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+BB+BC^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+B(1+C)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+B^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+AB+B(1+C)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+AB+B^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+B(1+A)^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$=C+B^{\wedge}(AvBvC)^{\wedge}(AvBvC)$$

$$\begin{aligned}
 &= C + AB + BB + BC^A(AvBvC) \\
 &= C + AB + B(1+C)^A(AvBvC) \\
 &= C + AB + B^A(AvBvC) \\
 &= C + B(1+A)^A(AvBvC) \\
 &= C + B^A(AvBvC) \\
 &= C + AB + BB + BC \\
 &= C + AB + B(1+C) \\
 &= C + AB + B \\
 &= C + B(1+A) \\
 &= C + B \\
 &= B, C
 \end{aligned}$$

*Class EC 3* terdiri dari AC, ABC, X, X, AB, ABC, ABC, X, X, X menjadi  $(AvC)^A(AvBvC)^A(AvB)^A(AvBvC)^A(AvBvC)$

$$\begin{aligned}
 &= AA + AB + AC + AC + BC + CC^A(AvB)^A(AvBvC)^A(AvBvC) \\
 &= A(1+B) + AC + AC + C(1+B)^A(AvB)^A(AvBvC)^A(AvBvC) \\
 &= A + AC + AC + C^A(AvB)^A(AvBvC)^A(AvBvC) \\
 &= A(1+C) + C(1+A)^A(AvB)^A(AvBvC)^A(AvBvC) \\
 &= A + C^A(AvB)^A(AvBvC)^A(AvBvC) \\
 &= C + AA + AB^A(AvBvC)^A(AvBvC) \\
 &= C + A(1+B)^A(AvBvC)^A(AvBvC) \\
 &= C + A^A(AvBvC)^A(AvBvC) \\
 &= C + AA + AB + AC^A(AvBvC) \\
 &= C + A(1+B) + AC^A(AvBvC) \\
 &= C + A + AC^A(AvBvC) \\
 &= C + A(1+C)^A(AvBvC) \\
 &= C + A^A(AvBvC) \\
 &= C + AA + AB + AC \\
 &= C + A(1+B) + AC \\
 &= C + A + AC \\
 &= C + A(1+C) \\
 &= C + A \\
 &= C, A
 \end{aligned}$$

*Class EC 4* terdiri dari ABC, ABC, X, X, ABC, AC, ABC, X, X, X menjadi  $(AvBvC)^A(AvBvC)^A(AvBvC)^A(AvC)^A(AvBvC)$

$$\begin{aligned}
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A(AvBvC)^A AA + AB + AC + AC + BC + CC \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A(AvBvC)^A A(1+B) + AC + AC + C(1+B) \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A(AvBvC)^A A + AC + AC + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A(AvBvC)^A A(1+C) + C(1+A) \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A(AvBvC)^A A + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A AA + AB + AC + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A A(1+B) + AC + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A A + AC + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A A(1+C) + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A A + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A AA + AB + AC + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A A(1+B) + AC + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A A + AC + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A A(1+C) + C \\
 &= (AvBvC)^A(AvBvC)^A A + C \\
 &= AA + AB + AC + C \\
 &= A(1+B) + AC + C \\
 &= A + AC + C \\
 &= A(1+C) + C
 \end{aligned}$$

=A+C

=A,C

*Class EC 6* terdiri dari X, BC, ABC, AC, X, X, BC, AC, AC, AC menjadi

$$\begin{aligned} & (BvC) \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = AB + BB + BC + AC + BC + CC \wedge (AvC) \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B(1+A) + BC + AC + C(1+B) \wedge (AvC) \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + BC + AC + C \wedge (AvC) \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B(1+C) + C(1+A) \wedge (AvC) \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + C \wedge (AvC) \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + AC + CC \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + C(1+A) \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + C \wedge (BvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = C + BB + BC \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = C + B(1+C) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = C + B \wedge (AvC) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + AC + CC \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + C(1+A) \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + C \wedge (AvC) \wedge (AvC) \\ & = B + AC + CC \wedge (AvC) \\ & = B + C(1+A) \wedge (AvC) \\ & = B + C \wedge (AvC) \\ & = B + AC + CC \\ & = B + C(1+A) \\ & = B + C \\ & = B, C \end{aligned}$$

*Class EC 9* terdiri dari ABC, AB, X, X, ABC, AC, ABC, X, X, X menjadi

$$\begin{aligned} & (AvBvC) \wedge (AvB) \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = AA + AB + AB + BB + AC + BC \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = A(1+B) + AB + AC + B(1+C) \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = A + AB + AC + B \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = A(1+B) + AC + B \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = A + AC + B \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = A(1+C) + B \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = A + B \wedge (AvBvC) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = B + AA + AB + AC \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = B + A(1+B) + AC \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = B + A + AC \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = B + A(1+C) \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = B + A \wedge (AvC) \wedge (AvBvC) \\ & = B + AA + AC \wedge (AvBvC) \\ & = B + A(1+C) \wedge (AvBvC) \\ & = B + A \wedge (AvBvC) \\ & = B + AA + AB + AC \\ & = B + A(1+B) + AC \\ & = B + A + AC \\ & = B + A(1+C) \\ & = B + A \\ & = B, A \end{aligned}$$

#### **General rule**

Berdasarkan nilai *reduct* yang didapatkan maka dapat disimpulkan sebagai berikut :

1. *Class EC 1* menghasilkan *prime implicant* {A,C}, rulenya adalah jika banyaknya order = sedang dan bulan order = januari maka permintaan = sedang

2. Class EC 2 menghasilkan *prime implicant* {B,C}, rulenya adalah jika banyaknya *client* = rendah dan bulan order = februari maka permintaan = rendah
3. Class EC 3 menghasilkan *prime implicant* {A,C}, rulenya adalah jika banyaknya order = tinggi dan bulan order = maret maka permintaan=tinggi
4. Class EC 4 menghasilkan *prime implicant* {A,C}, rulenya adalah jika banyaknya order = tinggi dan bulan order = april maka permintaan=tinggi
5. Class EC 6 menghasilkan *prime implicant* { B,C}, rulenya adalah jika banyaknya *client* = tinggi dan bulan order= juni maka permintaan sedang
6. Class EC 9 menghasilkan *prime implicant* {B,A}, rulenya adalah jika banyaknya order = tinggi dan banyaknya *client* = tinggi maka permintaan = tinggi

#### 4. KESIMPULAN

Dengan adanya sistem prediksi persediaan obat-obatan dengan menggunakan metode *roughset*, maka dapat diambil keputusan, yaitu :

1. Sistem prediksi persediaan obat-obatan dengan menggunakan metode *roughset* dapat digunakan oleh RSUP H Adam Malik Medan dengan mudah untuk memberikan gambaran prediksi persediaan obat untuk tahun berikutnya berdasarkan hasil pengujian dengan menggunakan rosetta.
2. Hasil prediksi persediaan obat berupa angka dan *knowledge*.
3. Perhitungan prediksi diambil dari jumlah terjual, yang merupakan atribut keputusan dalam perhitungan metode *roughset*.

#### REFERENCES

- [1] Eko Prasetyo, Data Mining Konsep dan Aplikasi Menggunakan Matlab, Yogyakarta: ANDI. 2012
- [2] Syamsuddin, Lukman ,*Manajemen Keuangan Perusahaan*. Jakarta : PT. Raja Grafindo Persada.2001
- [3] Dahlan Abdullah, dkk (2015). Implementasi Metode Rough Set UntukMenentukan Data Nasabah PotensialMendapatkan Pinjaman, ISSN : 2460-4690
- [4] James F. Peters, Andrzej Skowron, Zdzisław Pawlak, “Pengetahuan multi-proses Rough Set”, http://Markas,George M,1999. diakses 11 Juli 2017
- [5] Abdul Kadir, Pengenalan Algoritma Pendekatan secara Visual Dan Interaktif Menggunakan RAPTOR, Yogyakarta: ANDI, 2013
- [6] Chunfeng Liu, Information Computing And Application, Cina: ICICA,2012.
- [1] E. Buulolo, “ALGORITMA APRIORI PADA DATA PENJUALAN DI SUPERMARKET,” in *Seminar Nasional Inovasi dan Teknologi Informasi 2015 (SNITI)*, 2015, no. September 2015, pp. 4–7.
- [2] H. Widayu, S. D. Nasution, N. Silalahi, and M. Mesran, “DATA MINING UNTUK MEMPREDIKSI JENIS TRANSAKSI NASABAH PADA KOPERASI SIMPAN PINJAM DENGAN ALGORITMA C4.5,” *MEDIA Inform. BUDIDARMA*, vol. 1, no. 2, Jun. 2017.