

## BAB III

### METODA STATED PREFERENCE

#### 3.1. PENGERTIAN

Metode Stated Preference adalah suatu metoda untuk menghitung nilai utilitas dengan memanfaatkan keinginan para responden terhadap sekumpulan pilihan sistem transportasi yang disodorkan. Pilihan sistem transportasi tersebut disusun oleh para peneliti dan merupakan gambaran alternatif sistem transportasi yang optimal.

Adapun model dari Metoda Stated Preference menurut EP Kroes dan Robert J. Sheldon [ 7 ] dinyatakan sebagai kombinasi linier dari bobot faktor dan nilai faktor yang dapat dituliskan sebagai berikut

$$U = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n \quad (3.1.1)$$

Dengan  $U$  = utilitas total

$\alpha_i$  = bobot faktor ke-i yang telah dinormalkan

$x_i$  = nilai faktor ke-i yang telah dinormalkan

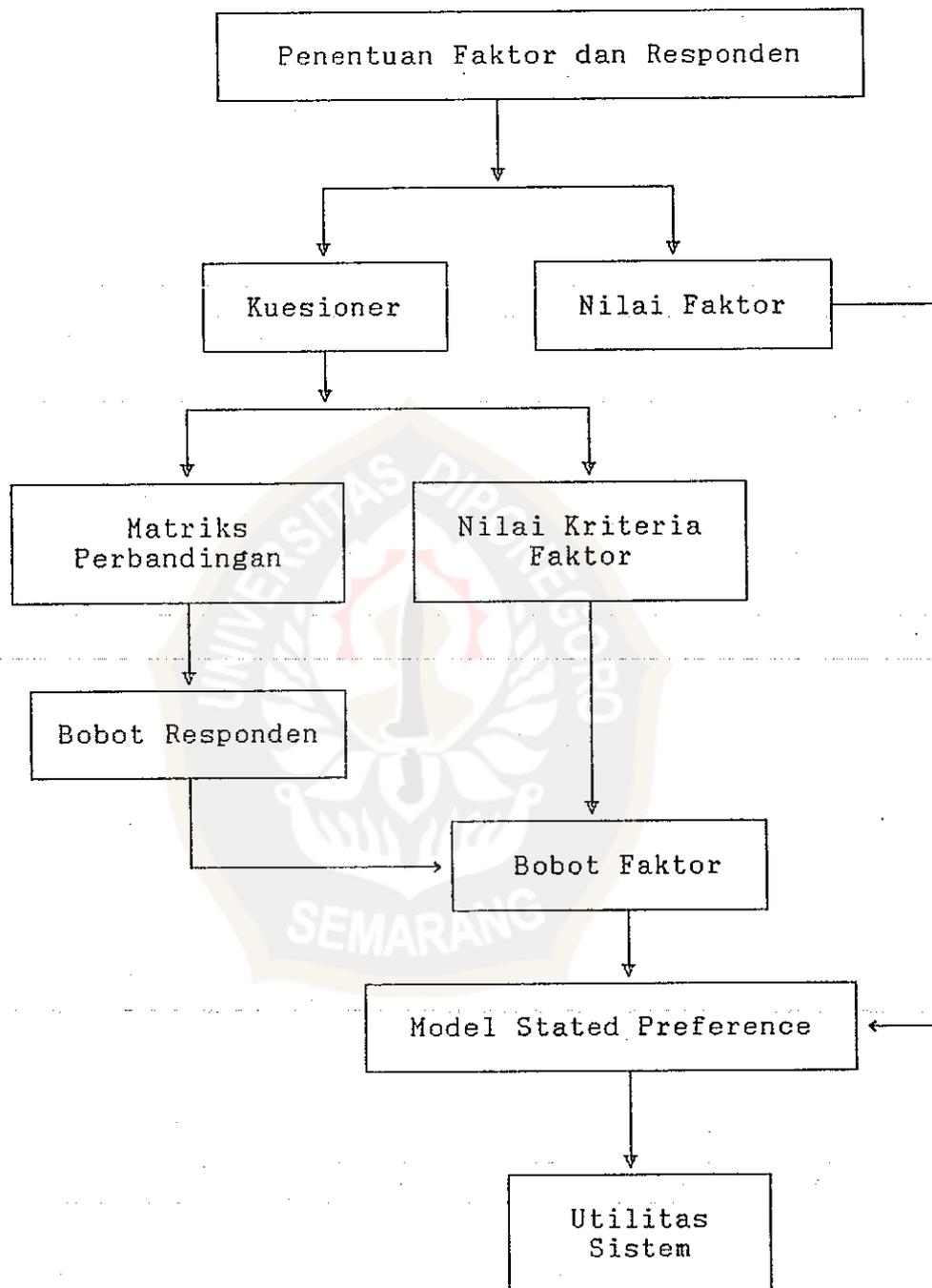
(  $i = 1, 2, \dots, n$  )

### 3.2. METODA

Langkah pertama penggunaan Metoda Stated Preference adalah pendefinisian faktor-faktor dari sistem yang diteliti yang kemudian masing-masing faktor dihitung Nilai Faktornya.

Langkah selanjutnya adalah menentukan responden-responden yang terkait dengan penelitian untuk diminta mengisi kuesioner yang telah disusun oleh peneliti. Adapun didalam kuesioner tersebut berisi dua model pertanyaan, pertama responden diminta untuk memberi peringkat faktor - faktor dari sistem yang diteliti dan kedua responden diminta untuk menilai responden yang lain. Dari data masukan hasil kuesioner tersebut dapat diketahui Nilai Kriteria Faktor dan Bobot Responden. Nilai-nilai tersebut kemudian dipakai untuk menghitung Bobot Faktor. Terakhir adalah mensubstitusikan nilai faktor dan bobot faktor ke dalam model dari Metoda Stated Preference sehingga nilai utilitas sistem dapat diketahui.

Langkah - langkah penggunaan Metoda Stated Preference dapat dilihat pada Gambar 1.



Gambar 1. Langkah-langkah Penggunaan MSP

### 3.2.1. NILAI FAKTOR

Nilai faktor didapat dari hasil survey yang dilakukan dan nilainya dinormalkan. Penormalan ini dilakukan karena masing - masing faktor mempunyai ukuran yang berbeda. Rumus penormalan sebagai berikut :

$$\alpha = \frac{k}{k_{maks}} \times 100 \quad (3.2.1.1)$$

dengan :  $\alpha$  = nilai faktor yang telah dinormalkan

$k$  = nilai faktor

$k_{maks}$  = nilai faktor yang paling memberi keuntungan

Nilai faktor yang telah dinormalkan tersebut kemudian disusun dalam bentuk tabel.

Tabel 3.2.1 : Nilai Faktor

| FAKTOR   | NILAI    | NORMAL     |
|----------|----------|------------|
| $F_1$    | $k_1$    | $\alpha_1$ |
| $F_2$    | $k_2$    | $\alpha_2$ |
| $\vdots$ | $\vdots$ | $\vdots$   |
| $F_i$    | $k_i$    | $\alpha_i$ |

### 3.2.2. BOBOT RESPONDEN

#### 3.2.2.1. BOBOT RESPONDEN SEBAGAI EIGENVECTOR

Dari data masukan hasil kuesioner terhadap responden, nilai dari masing - masing responden dibandingkan sehingga akan didapat matriks perbandingan antar responden yang disusun seperti tabel 3.2.2.1.

Tabel 3.2.2.1 : Matrik Perbandingan Antar Responden

|          | $R_1$    | $R_2$    | ... | $R_n$    |
|----------|----------|----------|-----|----------|
| $R_1$    | $a_{11}$ | $a_{12}$ | ... | $a_{1n}$ |
| $R_2$    | $a_{21}$ | $a_{22}$ | ... | $a_{2n}$ |
| $\vdots$ | $\vdots$ | $\vdots$ |     | $\vdots$ |
| $R_n$    | $a_{n1}$ | $a_{n2}$ | ... | $a_{nn}$ |

Dengan memandang tabel 3.2.2.1 sebagai suatu matriks bujursangkar maka bobot responden merupakan eigenvector dari matriks perbandingan tersebut.

Adapun hubungan bobot responden sebagai eigenvector adalah sebagai berikut :

Pandang A matriks perbandingan antar responden dengan  $a_{ij}$  adalah elemen-elemennya.

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

$a_{ij}$  merupakan perbandingan bobot responden ke- $i$  dengan responden ke- $j$ , dapat dituliskan :

$$a_{ij} = \frac{w_i}{w_j} \quad i, j = 1, 2, \dots, n \quad (3.2.2.1)$$

dengan :  $w_i$  = bobot responden ke- $i$

$w_j$  = bobot responden ke- $j$

Menurut (3.2.2.1) maka matriks perbandingan antar responden akan berbentuk matriks resiprokal.

Kemudian dari (3.2.2.1) akan didapat :

$$a_{ij} \frac{w_j}{w_i} = 1 \quad i, j = 1, 2, \dots, n$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} w_j \frac{1}{w_i} = n \quad i = 1, 2, \dots, n$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} w_j = n w_i \quad i = 1, 2, \dots, n$$

yang ekuivalen dengan  $A w = n w$ , dimana  $n$  merupakan eigenvalue dari  $A$  dan  $w$  eigenvector yang bersesuaian dengan  $n$ .

Persamaan (3.2.2.2) akan terpenuhi apabila pengukuran  $a_{ij}$  secara eksak. Sedang jika pengukuran  $a_{ij}$  secara subyektif maka  $a_{ij}$  akan mengalami deviasi dari rasio  $\frac{w_i}{w_j}$  sehingga persamaan (3.2.2.2) tidak terpenuhi dan matriks  $a_{ij}$  dikatakan tidak konsisten.

Menurut Saaty [ 9 ] matriks perbandingan dikatakan konsisten apabila Consistency Ratio (CR)  $\leq 10 \%$ .

Consistency Ratio menurut Saaty merupakan perbandingan antara Consistency Index (CI) dengan Random Consistency (RC), ditulis dengan :

$$CR = \frac{CI}{RC} \quad (3.2.2.4)$$

Sedangkan Consistency Index diberikan dengan rumus :

$$CI = \frac{\lambda_{maks} - n}{n - 1} \quad (3.2.2.5)$$

dengan :  $\lambda_{maks}$  = eigenvalue dominan

$n$  = ukuran matriks

Untuk Random Consistency oleh Saaty diberikan seperti pada tabel 3.2.2.2.

Tabel 3.2.2.2 : Random Consistency

| n  | Random Consistency |
|----|--------------------|
| 1  | 0                  |
| 2  | 0                  |
| 3  | 0,58               |
| 4  | 0,90               |
| 5  | 1,12               |
| 6  | 1,24               |
| 7  | 1,32               |
| 8  | 1,41               |
| 9  | 1,45               |
| 10 | 1,49               |
| 11 | 1,51               |
| 12 | 1,48               |
| 13 | 1,56               |
| 14 | 1,57               |
| 15 | 1,59               |

Apabila konsistensi yang disyaratkan tidak terpenuhi atau  $CR > 10\%$  terdapat suatu prosedur untuk merevisi penilaian. Pertama adalah menyusun matriks perbandingan

$$\frac{w_i}{w_j} \text{ dan membuat matriks selisih absolut } a_{ij} - \frac{w_i}{w_j}.$$

Pada elemen dengan selisih terbesar dilakukan revisi dengan mengganti nilai elemen tersebut dengan  $\frac{w_i}{w_j}$ ,  $i$  dan  $j$  merupakan posisi baris dan kolom dari elemen yang diganti.

Contoh :

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 9 & 7 \\ \frac{1}{9} & 1 & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{7} & 5 & 1 \end{bmatrix}$$

$(w_1, w_2, w_3) = (0,77, 0,06, 0,17)$  dan  $CR = 17,25\%$ ,  
sehingga matriks A tidak konsisten dan perlu direvisi.

Penyelesaian :

Dihitung selisih absolut antara  $a_{ij} - \frac{w_i}{w_j}$ , didapat :

$$A' = \begin{bmatrix} 0 & 3,83 & 2,47 \\ 0,03 & 0 & 0,15 \\ 0,08 & 2,17 & 0 \end{bmatrix}$$

Selisih absolut terbesar adalah antara  $a_{12}$  dan  $\frac{w_1}{w_2}$ .

Kemudian nilai dari  $a_{12}$  diganti dengan  $\frac{w_1}{w_2} = 13$ ,

sehingga matriks A menjadi :

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 13 & 7 \\ \frac{1}{9} & 1 & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{7} & 5 & 1 \end{bmatrix}$$

Perhitungan ulang menghasilkan :

$(w_1, w_2, w_3) = (0,81, 0,04, 0,15)$  dan  $CR = 3,5\%$ .

### 3.2.2. LANGKAH PERHITUNGAN

Untuk perhitungan bobot responden yang merupakan eigenvector dari matriks perbandingan antar responden digunakan Metoda Power, hal ini dikarenakan matriks perbandingan antar responden berukuran besar. Adapun penggunaan Metoda Power akan lebih efektif apabila menggunakan bantuan komputer karena dalam proses perhitungannya Metoda Power menggunakan cara iterasi untuk melakukan pendekatan nilai dari eigenvector.

Berikut diberikan algoritma untuk menghitung bobot responden dengan menggunakan Metoda Power :

#### LANGKAH 1 :

Data-data dari matriks perbandingan dimasukkan kedalam variabel A.

#### LANGKAH 2 :

Harga dugaan awal untuk eigenvector ditentukan yaitu  $u_0 = [1, 1, \dots, 1]^T$  dan untuk eigenvalue adalah  $Eval = 0$ . Kemudian ketelitian yang diinginkan ditentukan juga yaitu  $PRE = 0,00001$ .

#### LANGKAH 3 :

Menghitung  $Z_k$  dengan rumus  $Z_k = A u_{k-1}$ . Kemudian

menghitung eigenvalue dengan rumus  $Eval = \max [Z_k]$ .

dan eigenvector dihitung dengan rumus  $u_k = \frac{Z_k}{Eval}$

LANGKAH 4 :

Jika  $| Eval_k - Eval_{k-1} |$  lebih besar atau sama dengan PRE maka kembali ke langkah 3.

Jika  $| Eval_k - Eval_{k-1} |$  kurang dari PRE maka proses iterasi dihentikan, bobot responden adalah normal dari  $u_k$ , dan eigenvalue dominan adalah  $Eval_k$ .

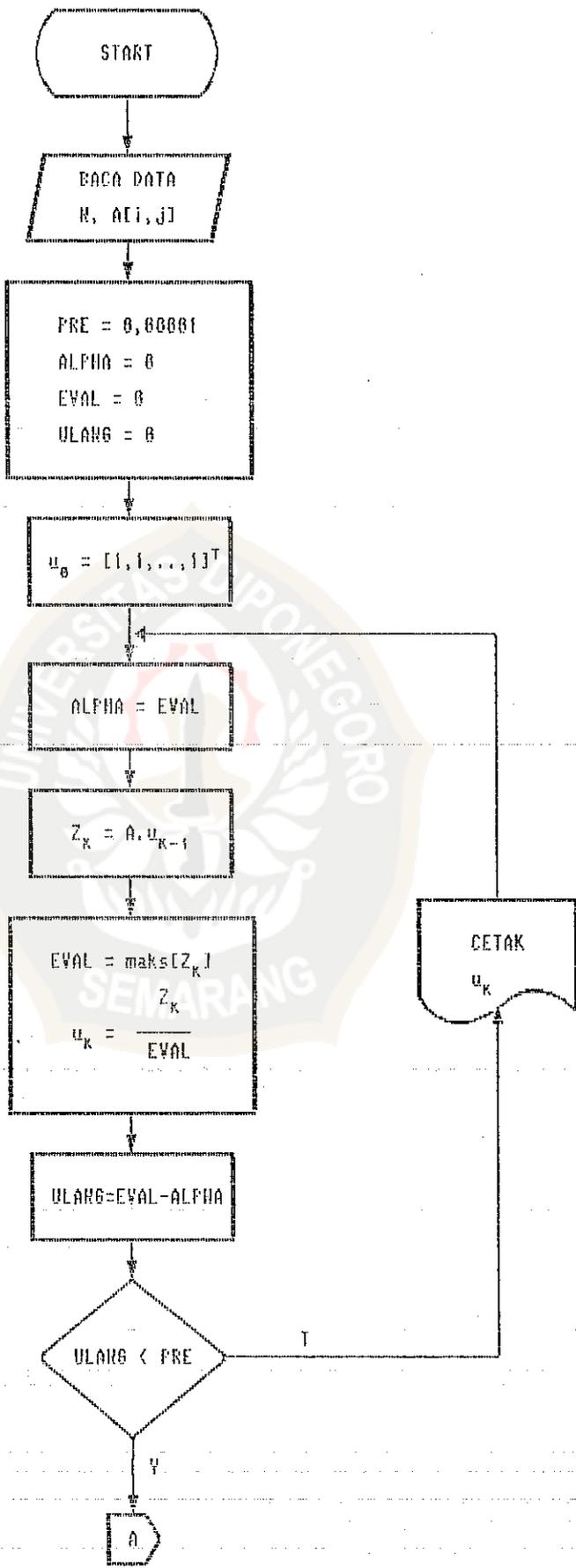
LANGKAH 5 :

Konsistensi (CR) dari matriks perbandingan antar responden dicek.

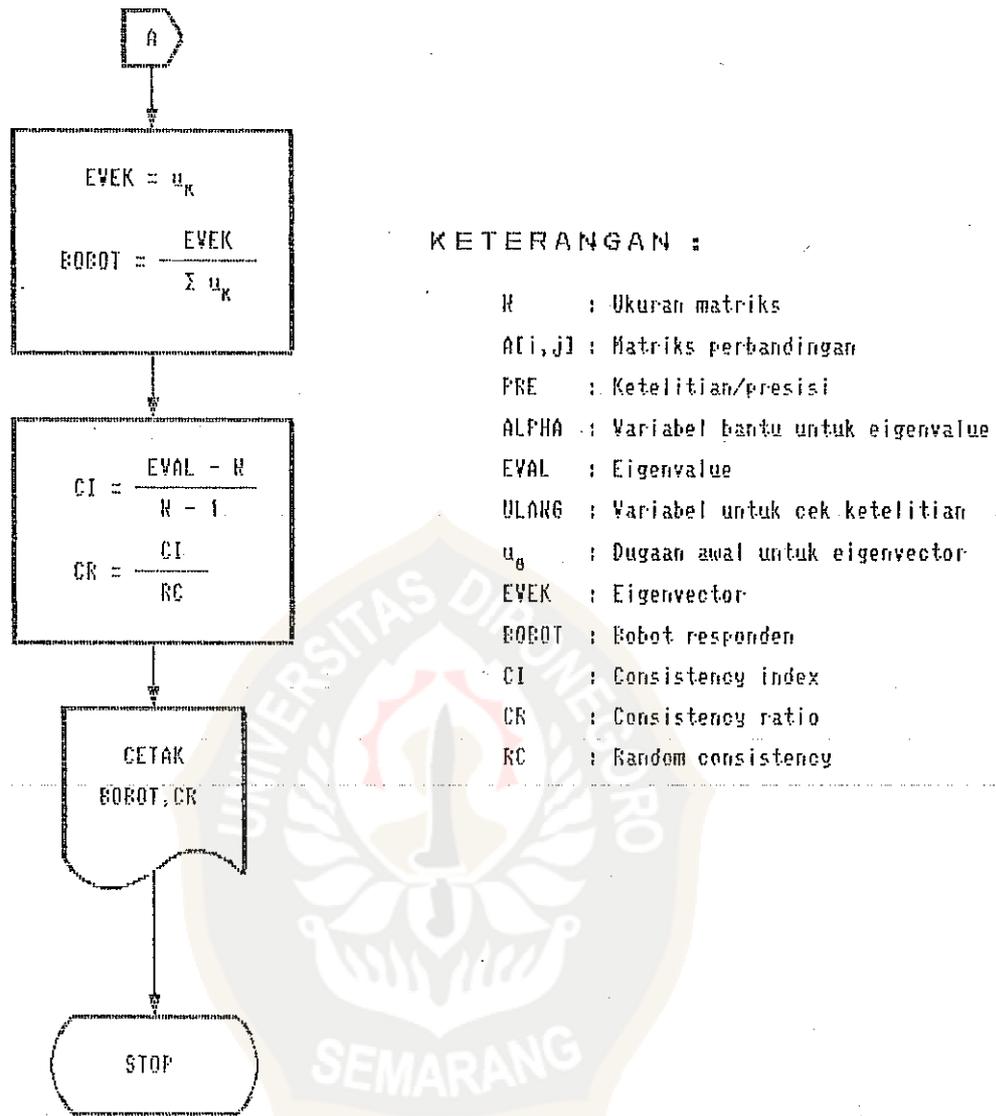
Jika  $CR > 10\%$  maka matriks perbandingan tidak konsisten.

Jika  $CR \leq 10\%$  maka matriks perbandingan dianggap konsisten.

Diagram alir dari algoritma diatas dapat dilihat pada Gambar 2 sedangkan programnya yang ditulis dengan bahasa Pascal dapat dilihat pada Lampiran III.



Gambar 2. Diagram Alir Perhitungan Robot Responden



Gambar 2 . Diagram Alir Perhitungan Bobot Responden ( lanjutan )

### 3.2.3. NILAI KRITERIA FAKTOR

Dengan memberikan nilai untuk setiap urutan tingkat kepentingan faktor hasil dari kuesioner maka dapat dihitung nilai kriteria faktor dengan rumus :

$$x_i = n - i + 1 \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (3.2.3.1)$$

dengan :  $x_i$  = nilai kriteria faktor ke- $i$

$n$  = banyak faktor

$i$  = urutan tingkat kepentingan

Nilai kriteria faktor kemudian disusun dalam bentuk tabel nilai kriteria faktor seperti pada tabel 3.2.3.

Tabel 3.2.3 : Nilai Kriteria Faktor

| FAKTOR | NILAI    |          |     |          |
|--------|----------|----------|-----|----------|
|        | $R_1$    | $R_2$    | ... | $R_n$    |
| $F_1$  | $x_{11}$ | $x_{12}$ | ... | $x_{1n}$ |
| $F_2$  | $x_{21}$ | $x_{22}$ | ... | $x_{2n}$ |
| ⋮      | ⋮        | ⋮        |     | ⋮        |
| $F_i$  | $x_{i1}$ | $x_{i2}$ | ... | $x_{in}$ |

### 3.2.4. BOBOT FAKTOR

Dengan memandang tabel 3.2.3 sebagai suatu matriks maka bobot faktor didapat dari menormalkan hasil kali antara nilai kriteria faktor dengan bobot dari responden.

$$\begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{i1} & x_{i2} & \dots & x_{in} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

Cara penormalan :

$$\alpha_i = \frac{b_i}{\sum_{i=1}^n b_i} \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (3.2.4.1)$$

dengan :

$\alpha_i$  = bobot faktor ke-i yang telah dinormalkan

$b_i$  = bobot faktor ke-i yang belum dinormalkan