# PENERAPAN METODE FUZZY AHP DALAM PENENTUAN SEKTOR YANG BERPENGARUH TERHADAP PEREKONOMIAN PROVINSI BALI

Tjokorda Gde Agung Friska Adnyana<sup>§1</sup>, G. K. Gandhiadi<sup>2</sup>, Desak Putu Eka Nilakusmawati<sup>3</sup>

<sup>1</sup>Jurusan Matematika, Fakultas MIPA – Universitas Udayana [Email: cokfriska55d.excel@gmail.com]

### **ABSTRACT**

The aim of this research is to apply Fuzzy Analytic Hierarchy Process method to determine the dominant sectors of economy Bali Province. This research used survey data from respondents who understand about economy of Bali Province and Gross Regional Domestic Product (GRDP). The research variables consist of criteria and sub-criteria. The criteria consist of primary sector, secondary, and tertiary, while the sub-criteria consist of 9 sectors of the GRDP. Data processing is done by calculating the weighted average and arrange them into pairwise comparison matrices. Furthermore, the consistency ratio is checked. If consistency ratio less than 0.100 (CR < 0.1), the elements of matrices is changed into triangular fuzzy scale and processed with synthetic extent to get the priority. Based on the result of research, the economy of Bali are dominated by tertiary sector in sector group, agriculture and forestry in sub-primary group, manufacturing industry in sub-secondary group, and trade, hotel and restaurant in sub-tertiary group.

Keywords: Economy, Sector, Fuzzy Analytic Hierarchy Process

# 1. PENDAHULUAN

Analytic Hierarchy Process (AHP) adalah suatu metode pendukung keputusan yang dikembangkan untuk menyelesaikan permasalahan dengan memecah solusi permasalahan, mengelompokkan dan kemudian menyusunnya ke dalam suatu struktur hirarki. Untuk memperoleh kriteria yang diprioritaskan, metode ini menggunakan perbandingan kriteria berpasangan dengan skala pengukuran yang telah ditentukan. Input utama dari metode AHP adalah persepsi para pakar atau ahli, sehingga terdapat faktor subyektifitas dalam pengambilan keputusan. Metode ini juga memperhitungkan validitas data dengan adanya batas inkonsistensi (Saaty Kearns [5]). Akan tetapi, ketidakpastian dan keraguan cukup yang dalam memberi penilaian akan berdampak terhadap keakuratan data dan hasil diperoleh. Berdasarkan yang hal ini,

dikembangkan teori lebih lanjut yaitu metode Fuzzy Analytic Hierarchy Process.

Fuzzy Analytic Hierarchy Process adalah metode Analytic Hierarchy Process (AHP) yang dikembangkan dengan teori logika fuzzy, khususnya triangular fuzzy. Langkah penyelesaian masalah dengan metode Fuzzy AHP hampir sama dengan metode AHP. Hanya saja metode Fuzzy AHP mengubah skala AHP ke dalam skala triangular fuzzy untuk memperoleh prioritas. Selanjutnya, menurut Chang [2] data yang telah diubah tersebut diproses lebih lanjut dengan extent analysis.

Pada penelitian ini penulis mencoba menerapkan metode *Fuzzy* AHP pada kasus perekonomian Provinsi Bali. Penerapan metode fuzzy AHP digunakan untuk mengetahui sektor-sektor yang berkontribusi dominan terhadap perekonomian Provinsi Bali.

Adapun komponen perekonomian Bali terdiri atas sektor dan subsektor. Sektor

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>Jurusan Matematika, Fakultas MIPA – Universitas Udayana [Email: gandhiadigk@yahoo.com]

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup>Jurusan Matematika, Fakultas MIPA – Universitas Udayana [Email: nilakusmawati@unud.ac.id] <sup>§</sup>Corresponding Author

merupakan pengelompokan ekonomi menurut aktivitas yang terdiri dari sektor primer, sektor sekunder dan sektor tersier. Sektor primer terdiri atas tiga subsektor yaitu (1) pertanian dan kehutanan, (2) peternakan dan perikanan, dan (3) pertambangan dan penggalian. Sektor sekunder terdiri atas tiga subsektor yaitu (1) industri pengolahan, (2) listrik, gas dan air bersih, dan (3) konstruksi. Sektor tersier terdiri atas empat subsektor yaitu (1) perdagangan, hotel dan restoran, (2) pengangkutan dan komunikasi, (3) keuangan, persewaan dan jasa perusahaan, dan (4) jasa-jasa.

Saaty & Kearns [5] menjelaskan bahwa terdapat tiga prinsip dasar dalam metode AHP, yaitu dekomposisi, perbandingan penilaian, dan sintesis prioritas. Dekomposisi adalah langkah memecah atau membagi masalah menjadi suatu struktur hirarki. Struktur tersebut terdiri dari tiga tingkat yaitu tingkat pertama (tujuan), tingkat kedua (kriteria) dan tingkat ketiga (alternatif).

Selanjutnya, perbandingan penilaian dilakukan dengan membandingkan kriteria secara berpasangan dan diukur dengan skala perbandingan dari 1 sampai dengan 9. Bobot penilaian yang diperoleh kemudian disusun ke dalam matriks perbandingan berpasangan dan dilakukan proses sintesis untuk memperoleh nilai masing-masing kriteria didapat dengan menghitung vektor prioritas (vektor eigen) dari matriks perbandingan berpasangan.

Misalkan terdapat sebanyak n kriteria  $(A_1,A_2,\ldots,A_n)$  dengan  $\frac{w_i}{w_j}$   $(i=1,2,\ldots,n,j=1,2,\ldots,n)$  adalah bobot perbandingan berpasangan, maka dapat disusun matriks perbandingan berpasangan seperti Tabel 1.

Tabel 1. Matriks Perbandingan Berpasangan

	$A_1$	$A_2$	•••	$A_n$
$A_1$	$\frac{w_1}{w_1}$	$\frac{w_1}{w_2}$	•••	$\frac{w_1}{w_n}$
$A_2$	$\frac{w_2}{w_1}$	$\frac{w_2}{w_2}$	•••	$\frac{w_2}{w_n}$
:	:			:
$A_n$	$\frac{w_n}{w_1}$	$\frac{w_n}{w_2}$		$\frac{w_n}{w_n}$

Sumber: Saaty & Kearns (1985)

Selanjutnya dilakukan pengujian untuk mengetahui kekonsitenan dari penilaian. Pengujian konsistensi matriks berukuran  $n \times n$  diperoleh dengan persamaan berikut (Saaty & Kearns [5])

$$CI = \frac{(\lambda_{max} - n)}{(n-1)} \tag{1}$$

dengan,

CI = Rasio penyimpangan (deviasi) konsistensi (consistency index)

 $\lambda_{max}$  = Nilai eigen terbesar dari matriks berordo n

n = Banyak kriteria

Batas ketidakkonsistenan (*inconsistency*) ditentukan dengan menggunakan Rasio Konsistensi (*CR*), yaitu perbandingan indeks konsistensi (*CI*) dengan nilai *random index* (*RI*) yang diperlihatkan pada Tabel 2. Nilai ini bergantung pada *n*. Dengan demikian, Rasio Konsistensi dirumuskan sebagai berikut (Saaty & Kearns [5])

$$CR = \frac{CI}{RI} \tag{2}$$

CR = Consistency Ratio RI = Random Index

Tabel 2. Nilai Random Index (RI)

									9	
RI	0.	0.	0.	0.	1.	1.	1.	1.	1. 45	1.
	00	00	52	89	11	25	35	40	45	49

Sumber: Saaty & Vargas (2001)

Bila matriks *pairwise comparison* mempunyai nilai *CR* < 0.100 maka ketidakkonsistenan pendapat dari pengambil keputusan dapat diterima, dan apabila nilai tidak terpenuhi maka penilaian harus diulang.

Saat kondisi konsisten terpenuhi maka dilanjutkan dengan pembobotan skala *triangular fuzzy number* (Tabel 3).

Skala AHP	Skala Fuzzy	Invers Skala Fuzzy	Keterangan
1	(1,1,1)	(1,1,1)	Sama Penting
2	(1,2,3)	$\left(\frac{1}{3},\frac{1}{2},1\right)$	Skala antara sama dan sedikit lebih penting
3	(2,3,4)	$\left(\frac{1}{4},\frac{1}{3},\frac{1}{2}\right)$	Sedikit lebih penting
4	(3,4,5)	$\left(\frac{1}{5},\frac{1}{4},\frac{1}{3}\right)$	Skala antara sedikit lebih dan lebih penting
5	(4,5,6)	$\left(\frac{1}{6}, \frac{1}{5}, \frac{1}{4}\right)$	Lebih penting
6	(5,6,7)	$\left(\frac{1}{7},\frac{1}{6},\frac{1}{5}\right)$	Skala antara lebih dan sangat penting
7	(6,7,8)	$\left(\frac{1}{8}, \frac{1}{7}, \frac{1}{6}\right)$	Sangat penting
8	(7,8,9)	$\left(\frac{1}{9}, \frac{1}{8}, \frac{1}{7}\right)$	Skala antara sangat dan mutlak lebih penting
9	(8,9,9)	$\left(\frac{1}{9}, \frac{1}{9}, \frac{1}{8}\right)$	Mutlak lebih penting

Tabel 3. Skala AHP dan Triangular Fuzzy Number

Sumber: Hsu, et al (2010)

Chang [2] menjelaskan langkah-langkah metode *Fuzzy* AHP sebagai berikut

1) Menghitung nilai fuzzy synthetic extent

$$S_{i} = \sum_{j=1}^{m} M_{g_{i}}^{j} \otimes \left[ \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} M_{g_{i}}^{j} \right]^{-1}$$

$$dengan$$

$$\sum_{i=1}^{m} M_{g_{i}}^{j} = \left( \sum_{i=1}^{m} l_{j}, \sum_{i=1}^{m} m_{j}, \sum_{i=1}^{m} u_{j} \right)$$

dan  $\otimes$  merupakan operator *dot product*. Sedangkan untuk memperoleh nilai  $\left[\sum_{i=1}^{n}\sum_{j=1}^{m}M_{g_{i}}^{j}\right]^{-1}$  dilakukan operasi penjumlahan untuk keseluruhan bilangan *triangular fuzzy*  $M_{g_{i}}^{j}$  (j=1,2,...,m) yaitu:

$$\begin{split} \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} M_{g_{i}}^{j} &= \left(\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} l_{ij}, \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} m_{ij}, \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} u_{ij}\right) \\ \text{Jadi} \\ \left[\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} M_{g_{i}}^{j}\right]^{-1} &\approx \left(\frac{1}{\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} u_{ij}}, \frac{1}{\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} m_{ij}}, \frac{1}{\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} l_{j}}\right) \end{split}$$

2) Menghitung perbandingan tingkat kemungkinan antara bilangan *fuzzy* 

Untuk dua bilangan *triangular fuzzy*  $S_1 = (l_1, m_1, u_1)$  dan  $S_2 = (l_2, m_2, u_2)$  dengan tingkat kemungkinan  $(S_1 \ge S_2)$  dapat didefinisikan oleh persamaan berikut:

$$V(S_{1} \geq S_{2})$$

$$= \begin{cases} 1, & \text{jika } m_{1} \geq m_{2} \\ 0, & \text{jika } l_{2} \geq u_{1} \\ l_{2} - u_{1} \\ \hline (m_{1} - u_{1}) - (m_{2} - l_{2}), & \text{lainnya} \end{cases}$$
(4)

3) Menghitung tingkat kemungkinan untuk bilangan *fuzzy* 

Tingkat kemungkinan bilangan *fuzzy* didefinisikan sebagai berikut

$$d'(A_i) = \min V(S_i \ge S_k)$$

$$k = 1, 2, ..., n; k \ne i$$
(5)

Sehingga diperoleh vektor bobot

$$W' = (d'(A_1), d'(A_2), ..., d'(A_n))^T$$

4) Menormalisasi vektor bobot

Vektor bobot yang masih dalam bentuk bilangan *fuzzy* selanjutnya dinormalisasi dengan persamaan

$$d(A_i) = \frac{d'(A_i)}{\sum_{i=1}^n d'(A_i)}$$
 (6)

untuk i = 1, 2, ..., n

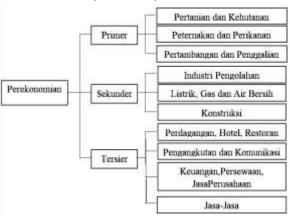
# 2. METODE PENELITIAN

Penelitian ini menggunakan data berupa data primer. Data diperoleh melalui survey dengan menyebarkan kuesioner kepada 50 orang responden. Responden berasal dari beberapa instansi yaitu kantor Badan Pusat Statistik (BPS) Provinsi Bali, BPS Kabupaten/Kota di Bali, Badan Perencanaan Pembangunan Daerah (Bappeda) Provinsi Bali, dan akademisi dari Fakultas Ekonomi Universitas Udayana dengan teknik pengambilan sampel yang digunakan adalah *purposive sampling*. Adapun langkah-langkah penelitian ini adalah sebagai berikut:

- Merata-ratakan hasil dari masing-masing kriteria untuk memperoleh bobot yang akan dibentuk ke dalam matriks perbandingan berpasangan.
- 2. Menyusun matriks untuk masing-masing kelompok.
- 3. Menghitung nilai eigen maksimum dan menguji konsistensi.
- 4. Jika hasil uji konsistensi memenuhi CR < 0.100, maka bobot diubah ke dalam skala *triangular fuzzy* (Tabel 3).
- 5. Apabila tidak terpenuhi *CR* < 0.100 maka penilaian diulang dengan perbaikan perbandingan berpasangan.
- 6. Menghitung nilai *fuzzy synthetic extent* menggunakan persamaan (3).
- 7. Membandingkan nilai *fuzzy synthetic extent dengan* persamaan (4).
- 8. Mengambil nilai minimum dari perbandingan nilai *fuzzy synthetic extent* menggunakan persamaan (5).
- Menormalisasi vektor bobot dengan persamaan (6) untuk memperoleh kriteria prioritas.

### 3. HASIL DAN PEMBAHASAN

Berdasarkan permasalahan diperoleh struktur hirarki (Gambar 1)



Gambar 1. Struktur Hirarki Perekonomian

Selanjutnya kriteria dalam satu kelompok dibandingkan secara berpasangan dan diberi bobot penilaian. Pada penelitian ini, dengan mengadopsi skala kepentingan yang dijelaskan oleh Saaty [6] didefinisikan skala tingkat dominan dan variabel penelitian sebagai berikut

Tabel 4. Skala Tingkat Dominan

Tingkat Dominan	Definisi
1	Sama dominan
3	Sedikit dominan
5	Cukup dominan
7	Lebih dominan
9	Mutlak lebih dominan
2,4,6,8	Nilai diantara dua pilihan yang
	berdekatan

Tabel 5. Variabel Penelitian

No	Kriteria	Variabel
1	Primer	P
2	Sekunder	S
3	Tersier	T
4	Pertanian dan Kehutanan	SP1
5	Peternakan dan Perikanan	SP2
6	Pertambangan dan Penggalian	SP3
7	Industri Pengolahan	SS1
8	Listrik, Gas, Air Bersih	SS2
9	Konstruksi	SS3
10	Perdagangan, Hotel, Restoran	ST1
11	Pengangkutan dan Komunikasi	ST2
12	Keuangan, Persewaan dan Jasa	ST3
	Perusahaan	
13	Jasa-jasa	ST4

Data bobot yang diperoleh selanjutnya dirata-ratakan dan dibulatkan ke bobot AHP. Hasil bobot yang telah dirata-ratakan disajikan pada Tabel 6.

Sebagai penjelasan Tabel 6:

- Bobot rata-rata Primer: Sekunder adalah 3.4420, hasil ini menyatakan bahwa reponden menilai sektor primer berkontribusi sedikit dominan dibandingkan sektor sekunder, dengan bobot AHP adalah 3.
- Bobot rata-rata Pertanian, Kehutanan : Peternakan, Perikanan adalah 3.3468, hasil ini menyatakan bahwa reponden menilai pertanian dan kehutanan berkontribusi sedikit dominan dibandingkan peternakan dan perikanan, dengan bobot AHP adalah 3

Tabel 6. Hasil Penilaian Responden	abel 6. Hasil P	enilaian	Responden
------------------------------------	-----------------	----------	-----------

No	Perbandingan Kriteria	Bobot Rata-rata	Bobot AHP			
1	Primer : Sekunder	3.4420	3			
2	Primer : Tersier	0.4833	1/2			
3	Sekunder: Tersier	0.2317	1/4			
Subsek	tor Primer					
4	Pertanian, Kehutanan : Peternakan, Perikanan	3.3468	3			
5	Pertanian, Kehutanan: Pertambangan, Pengg.	6.3800	6			
6	Peternakan, Perikanan: Pertambangan, Pengg.	5.4800	5			
Subsek	tor Sekunder					
7	Industri Pengolahan : Listrik, Gas, Air	5.7900	6			
8	Industri Pengolahan : Konstruksi	3.0273	3			
9	Listrik, Gas, Air: Konstruksi	0.3223	1/3			
Subsek	Subsektor Tersier					
10	Perd., Hotel, Rest: Pengangkutan, Kom.	7.0950	7			
11	Perd., Hotel, Rest: Keu., Persewaan, Jasa Per.	7.0067	7			
12	Perd., Hotel, Rest : Jasa-Jasa	6.1862	6			
13	Pengangkutan, Kom.: Keu., Persewaan, Jasa Per.	2.6566	3			
14	Pengangkutan, Kom. : Jasa-Jasa	1.3164	1			
15	Keu., Persewaan, Jasa Per. : Jasa-Jasa	1.4383	1			

Dengan mengambil bobot AHP pada Tabel 6 disusun matriks perbandingan berpasangan sebagai berikut

$$A = \begin{cases} P & S & T \\ S & 1/3 & 1/2 \\ 1/3 & 1 & 1/4 \\ 2 & 4 & 1 \end{cases}$$

$$B = \begin{cases} SP1 & SP2 & SP3 \\ SP2 & 1/3 & 1 & 5 \\ SP3 & 1/6 & 1/5 & 1 \end{cases}$$

$$C = \begin{cases} SS1 & SS2 & SS3 \\ SS2 & 1/6 & 1 & 1/3 \\ SS3 & 1/3 & 3 & 1 \end{cases}$$

$$ST1 & ST2 & ST3 & ST4 \\ ST3 & ST4 & 1/6 & 1 & 1 & 1 \\ 1/6 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{cases}$$

Masing-masing matriks diuji konsistensinya menggunakan persamaan (2). Sebelumnya akan dicari terlebih dahulu nilai  $\lambda_{maksimum}$  dari masing-masing matriks. Adapun langkah-langkahnya sebagai berikut (Parapat [4]):

Langkah 1: menjumlahkan elemen dalam satu kolom

$$A = \begin{cases} P & S & T \\ S & \begin{bmatrix} 1 & 3 & 1/2 \\ 1/3 & 1 & 1/4 \\ 2 & 4 & 1 \end{bmatrix} \end{cases}$$

	P	S	T
P	1.0000	3.0000	0.5000
S	0.3333	1.0000	0.2500
T	2.0000	4.0000	1.0000
Jumlah	3.3333	8.0000	1.7500

Langkah 2: menormalkan matriks dengan cara membagi elemen dengan jumlahan di masing-masing kolom. Hasil ditunjukkan oleh Tabel 7.

Langkah 3: menjumlahkan elemen dalam satu baris, kemudian membaginya dengan banyak kriteria dari matriks A(n=3). Hasil ini merupakan vektor prioritas dari matriks tersebut.

Tabel 7. Perhitungan Vektor Prioritas

	P	S	T	Jumlah	Vektor Prioritas
P	0.3000	0.3750	0.2857	0.9607	0.3202
S	0.1000	0.1250	0.1429	0.3679	0.1226
T	0.6000	0.5000	0.5714	1.6714	0.5571

Langkah 4: Berikutnya  $\lambda_{maksimum}$  dicari menggunakan persamaan  $Ax = \lambda x$ .

Nilai *x* adalah vektor prioritas yang diperoleh pada penghitungan

### Langkah 3.

Pertama dihitung nilai Ax diperoleh

$$Ax = \begin{bmatrix} 1.0000 & 3.0000 & 0.5000 \\ 0.3333 & 1.0000 & 0.2500 \\ 2.0000 & 4.0000 & 1.0000 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.3202 \\ 0.1226 \\ 0.5571 \end{bmatrix}$$

$$Ax = \begin{bmatrix} 0.9667 \\ 0.3687 \\ 1.6881 \end{bmatrix} \dots (a)$$

Selanjutnya dihitung  $\lambda x$  diperoleh

$$\lambda x = \lambda \begin{bmatrix} 0.3202 \\ 0.1226 \\ 0.5571 \end{bmatrix}$$

Kemudian  $Ax = \lambda x$ 

$$\begin{vmatrix} 0.9667 \\ 0.3687 \\ 1.6881 \end{vmatrix} = \lambda \begin{vmatrix} 0.3202 \\ 0.1226 \\ 0.5571 \end{vmatrix}$$
$$\lambda \begin{vmatrix} 0.3202 \\ 0.1226 \\ 0.5571 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0.9667 \\ 0.3687 \\ 1.6881 \end{vmatrix}$$

Nilai  $\lambda_{maksimum}$  diperoleh dengan membagi hasil (a) dengan vektor prioritas. Hasil tersebut selanjutnya dijumlahkan dan dibagi dengan banyak kriteria (n)

$$\lambda = \begin{bmatrix} 0.9667 \\ 0.3687 \\ 1.6881 \end{bmatrix} : \begin{bmatrix} 0.3202 \\ 0.1226 \\ 0.5571 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.9667/0.3202 \\ 0.3687/0.1226 \\ 1.6881/0.5571 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3.0186 \\ 3.0065 \\ 3.0299 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_{maksimum} = \frac{3.0186 + 3.0065 + 3.0299}{3} = 3.0183$$

Berikutnya, dihitung nilai indeks konsistensi (*CI*) dengan persamaan (1) sehingga diperoleh

$$CI = \frac{\lambda_{max} - n}{n - 1} = \frac{3.0183 - 3}{3 - 1} = 0.0092$$

Berdasarkan Tabel 2, untuk n = 3 maka RI = 0.52, sehingga

$$CR = \frac{CI}{RI} = \frac{0.0092}{0.52} = 0.0176$$

Untuk matriks A diperoleh CR < 0.1000, hal ini berarti penilaian yang diperoleh dari responden adalah konsisten.

Pada matriks *B*, *C* dan *D* dilakukan pengujian konsistensi dengan langkah dan proses yang sama. Hasil pengujian terdapat pada Tabel 8.

Tabel 8. Hasil Uji Konsistensi

Matriks	$\lambda_{max}$	CI	CR	Keterangan
В	3.0952	0.0476	0.0915	Konsisten
С	3.0183	0.0092	0.0176	Konsisten
D	4.1623	0.0541	0.0608	Konsisten

Berdasarkan uji konsistensi diketahui bahwa matriks *A*, *B*, *C* dan *D* konsisten. Langkah berikutnya matriks yang berbobot skala AHP diubah ke dalam skala *triangular fuzzy number* (TFN). Adapun skala TFN yg digunakan adalah skala pada Tabel 3, sehingga diperoleh

$$A = \begin{bmatrix} (1,1,1) & (2,3,4) & \left(\frac{1}{3},\frac{1}{2},1\right) \\ \left(\frac{1}{4},\frac{1}{3},\frac{1}{2}\right) & (1,1,1) & \left(\frac{1}{5},\frac{1}{4},\frac{1}{3}\right) \\ (1,2,3) & (3,4,5) & (1,1,1) \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} (1,1,1) & (2,3,4) & (5,6,7) \\ \left(\frac{1}{4},\frac{1}{3},\frac{1}{2}\right) & (1,1,1) & (4,5,6) \\ \left(\frac{1}{7},\frac{1}{6},\frac{1}{5}\right) & \left(\frac{1}{6},\frac{1}{5},\frac{1}{4}\right) & (1,1,1) \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} (1,1,1) & (5,6,7) & (2,3,4) \\ \left(\frac{1}{7},\frac{1}{6},\frac{1}{5}\right) & (1,1,1) & \left(\frac{1}{4},\frac{1}{3},\frac{1}{2}\right) \\ \left(\frac{1}{4},\frac{1}{3},\frac{1}{2}\right) & (2,3,4) & (1,1,1) \end{bmatrix}$$

$$D = \begin{bmatrix} (1,1,1) & (6,7,8) & (6,7,8) & (5,6,7) \\ \left(\frac{1}{8},\frac{1}{7},\frac{1}{6}\right) & (1,1,1) & (2,3,4) & (1,1,1) \\ \left(\frac{1}{8},\frac{1}{7},\frac{1}{6}\right) & \left(\frac{1}{4},\frac{1}{3},\frac{1}{2}\right) & (1,1,1) & (1,1,1) \end{bmatrix}$$

Berikutnya dilakukan proses *synthetic* dengan langkah-langkah sebagai berikut:

# 1) Menghitung nilai fuzzy synthetic extent

Pertama akan dihitung  $\sum_{j=1}^{m} M_{g_i}^j$ , yaitu dengan menjumlahkan tiap-tiap bilangan *fuzzy* dalam setiap baris.

Matriks A

		P			S			T			Σ	
	l	m	и	l	m	и	l	m	и	$\Sigma l$	$\Sigma m$	$\Sigma u$
P	1	1	1	2	3	4	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{2}$	1	$\frac{10}{3}$	9 2	6
S	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{2}$	1	1	1	$\frac{1}{5}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{29}{20}$	$\frac{19}{12}$	$\frac{11}{6}$
T	1	2	3	3	4	5	1	1	1	5	7	9

Kemudian menghitung nilai  $\left[\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m M_{g_i}^j\right]$  dengan menjumlahkan keseluruhan tiap-tiap bilangan fuzzy pada baris dan kolom.

	$\Sigma l$	$\Sigma m$	Συ
P	3.3333	4.5000	6.0000
S	1.4500	1.5833	1.8333
T	5.0000	7.0000	9.0000
$\Sigma \Sigma M_{g_i}^j$	9.7833	13.0833	16.8333

Sehingga diperoleh nilai  $\left[\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} M_{g_i}^{j}\right]^{-1}$  adalah  $\left(\frac{1}{16.8333}, \frac{1}{13.0833}, \frac{1}{9.7833}\right)$ .

Menggunakan persamaan (3) dihitung nilai fuzzy synthetic extent, diperoleh

$$\begin{split} S_1 &= (3.3333, 4.5000, 6.0000) \\ &\otimes \left(\frac{1}{16.8333}, \frac{1}{13.0833}, \frac{1}{9.7833}\right) \end{split}$$

= (0.1980, 0.3439, 0.6133)

$$\begin{split} S_2 &= (1.4500, 1.5833, 1.8333) \\ &\otimes \left(\frac{1}{16.8333}, \frac{1}{13.0833}, \frac{1}{9.7833}\right) \end{split}$$

= (0.0861, 0.1210, 0.1874)

$$S_3 = (5.0000, 7.0000, 9.0000)$$
  
$$\bigotimes \left(\frac{1}{16.8333}, \frac{1}{13.0833}, \frac{1}{9.7833}\right)$$

= (0.2970, 0.5350, 0.9199)

# 2) Menghitung tingkat kemungkinan *fuzzy synthetic*.

Dari nilai *fuzzy synthetic* yang telah dihitung pada langkah sebelumnya, maka diperoleh perbandingan tingkat kemungkinan

$$\begin{split} &V(S_1 \geq S_2) = 1.0000 \\ &V(S_1 \geq S_3) \\ &= \frac{0.2970 - 0.6133}{(0.3439 - 0.6133) - (0.5350 - 0.2970)} \\ &= 0.6234 \\ &V(S_2 \geq S_1) = 0.0000 \\ &V(S_2 \geq S_3) = 0.0000 \\ &V(S_3 \geq S_1) = 1.0000 \\ &V(S_3 \geq S_2) = 1.0000 \end{split}$$

Setelah nilai *fuzzy synthetic* dibandingkan, selanjutnya diambil nilai minimumnya. Menggunakan persamaan (7) diperoleh

$$\begin{split} d'(P) &= \min V(S_1 \geq S_2, S_3) \\ &= \min(1.0000, 0.6234) \\ &= 0.6234 \\ d'(S) &= \min V(S_2 \geq S_1, S_3) \\ &= \min(0.0000, 0.0000) \\ &= 0.0000 \\ d'(T) &= \min V(S_3 \geq S_1, S_2) \\ &= \min(1.0000, 1.0000) \\ &= 1.0000 \end{split}$$

### 3) Menormalisasi vektor bobot.

Diperoleh vektor bobot untuk matriks *A* dalam bilangan *fuzzy* 

$$W'(A) = (d'(P), d'(S), d'(T))^{T}$$
  

$$W'(A) = (0.6234, 0.0000, 1.0000)^{T}$$

Selanjutnya vektor bobot dinormalisasi menggunakan persamaan (9), diperoleh

$$d(P) = \frac{0.6234}{0.6234 + 0.0000 + 1.0000} = 0.3840$$
$$d(S) = \frac{0.0000}{0.6234 + 0.0000 + 1.0000} = 0.0000$$
$$d(T) = \frac{1.0000}{0.6234 + 0.0000 + 1.0000} = 0.6160$$

Jadi vektor bobot untuk matriks A adalah  $W(A) = (0.3840, 0.0000, 0.6160)^T$ .

Langkah dan proses yang sama dilakukan pada matriks *B*, *C* dan *D* untuk memperoleh vektor bobot. Hasil penghitungan adalah sebagai berikut

Matriks B

	d(SP1)	d(SP2)	d(SP3)
W(B)	0.7187	0.2813	0.0000

## Matriks C

	d(SS1)	d(SS2)	d(SS3)
W(C)	0.9535	0.0000	0.0465

### Matriks D

	d(ST1)	d(ST2)	d(ST3)	d(ST4)
W(D)	1.0000	0.0000	0.0000	0.0000

Selanjutnya hasil ini dicocokan dengan data ekonomi Provinsi Bali yang ada, yaitu data Produk Domestik Regional Bruto (PDRB) Tahun 2013.

Tabel 9. Data PDRB Tahun 2013

Sektor	Share*
Primer	6417.93
Sekunder	5543.20
Tersier	22826
PDRB	34787.96
Pertanian dan Kehutanan	3210.03
Peternakan dan Perikanan	2945.49
Pertambangan dan Penggalian	262.41
Industri Pengolahan	3437.55
Listrik, Gas dan Air Bersih	557.47
Konstruksi	1558.18
Perdagangan, Hotel dan Restoran	11181.37
Pengangkutan dan Komunikasi	3854.63
Keuangan, Persewaan dan Jasa Perusahaan	2544.37
Jasa-jasa	5246.46

Sumber : Bali Dalam Angka (2014) Keterangan : \*Share dalam miliar rupiah Dari hasil pencocokan antara hasil perhitungan *Fuzzy* AHP dengan data PDRB Provinsi Bali diketahui bahwa terdapat kesamaan pada komponen yang paling dominan dari masing-masing kelompok. Hasil yang diperoleh tersebut menyatakan bahwa terdapat kesamaan informasi antara data yang diperoleh melalui persepsi dan data distribusi PDRB Provinsi Bali Tahun 2013.

Data PDRB Provinsi Bali Tahun 2013 menunjukkan bahwa pada kelompok sektor komponen yang memiliki distribusi tertinggi adalah sektor tersier dengan distribusi sebesar 22826 miliar, hal serupa terjadi pada hasil hitung menggunakan metode *fuzzy* AHP, diperoleh tingkat dominan sektor tersier (T) sebesar 0.6160.

Pada kelompok subsektor, data PDRB menunjukkan bahwa komponen sub tersier yaitu perdagangan, hotel, dan restoran adalah komponen yang paling dominan di kelompoknya, hal serupa terjadi pada penghitungan *fuzzy* AHP, diperoleh tingkat dominan perdagangan, hotel, dan restoran (ST1) sebesar 1.0000.

Pada kelompok sub sekunder, data PDRB menunjukkan bahwa industri pengolahan adalah komponen yang paling dominan di kelompoknya, hal serupa terjadi penghitungan fuzzy AHP, diperoleh tingkat dominan industri pengolahan (SS1) sebesar 0.9535. Pada kelompok sub primer, data PDRB menunjukkan bahwa pertanian dan kehutanan adalah komponen yang paling dominan di kelompoknya, hal serupa terjadi pada penghitungan fuzzy AHP, diperoleh tingkat dominan pertanian dan kehutanan (SP1) sebesar 0.7187. Hal ini berarti persepsi yang diberikan sesuai dengan kondisi ekonomi yang terjadi di Provinsi Bali.

### 4. KESIMPULAN DAN SARAN

Pada penelitian ini dapat disimpulkan bahwa dengan menerapkan metode *Fuzzy Analytic Hierarchy Process* diperoleh hasil bahwa menurut aktivitasnya komponen yang berkontribusi dominan pada perekonomian Provinsi Bali adalah sektor tersier. Pada

kelompok subsektor primer komponen yang berkontribusi dominan adalah pertanian dan kehutanan. Pada kelompok subsektor sekunder komponen yang berkontribusi dominan adalah industri pengolahan. Pada kelompok subsektor tersier komponen yang berkontribusi dominan adalah perdagangan, hotel, dan restoran.

Saran yang dapat diberikan kepada peneliti yang akan menerapkan metode fuzzy AHP adalah mencoba untuk mengurangi selang skala penilaian dan menggunakan skala triangular fuzzy number dengan beda l, m, dan yaitu 0.5. Hal ini bertujuan untuk memperoleh nilai vektor prioritas yang lebih besar dari nol. Hasil nol yang diperoleh pada penelitian ini kemungkinan disebabkan oleh interval nilai yang cukup jauh antara variabel yang dibandingkan. Interval yang cukup jauh akan mengakibatkan jarak yang jauh pada nilai fuzzy synthetic. Dampaknya adalah ketika membandingkan dua nilai synthetic, antara nilai synthetic tidak beririsan sehingga tidak terdapat nilai perpotongan (d). Akibatnya, perbandingan nilai synthetic bernilai nol.

# **DAFTAR PUSTAKA**

- [1] BPS, 2014. *Bali Dalam Angka 2014*. Denpasar: BPS Provinsi Bali.
- [2] Chang, Da-Yong, 1996. Applications of the Extent Analysis Method on Fuzzy AHP. *European Journal Of Operational Research*, pp. 649-655.
- [3] Hsu, Yu-Lung, Lee, Cheng-Haw. & V.B. Kreng, 2010. The application of Fuzzy Delphi Method and Fuzzy AHP in lubricant regenerative technologi selection. *Expert System with Application*, pp. 419-425
- [4] Parapat, D. J., 2009. Model Penentuan Prioritas Dalam AHP Melalui Koefisien Korelasi, Thesis. Medan: Pascasarjana Universitas Sumatera Utara.
- [5] Saaty, T. L. & Kearns, K. P., 1985. Analytical Planning The Organization of Systems. Pergamon Press
- [6] Saaty, T. L. & Vargas, L. G., 2001. Models, Methods, Concepts & Applications of the Analytic Hierarchy Process. New York: Springer Science + Business Media.