

Proses Pendiagnosaan Penyakit Menggunakan Logika Fuzzy Dengan Metode Mamdani

Darmawati

Jurusan Matematika FMIPA Universitas Sulawesi Barat;

e-mail: dharmawang89@gmail.com

Abstrak

Logika fuzzy merupakan cabang dari logika klasik. Logika fuzzy lahir setelah logika klasik dianggap terlalu eksak untuk masalah nyata yang terkadang begitu kompleks. Salah satunya adalah proses pendiagnosaan penyakit, yang menjadi hal penting dan mendasar dalam kedokteran. Hal ini disebabkan pengambilan tindakan terapi dan pengobatannya berdasarkan pada hasil diagnosa itu. Dengan bantuan Fuzzy Expert System (FES) pada metode Mamdani, dapat diperoleh hasil perkiraan diagnosa untuk seorang pasien terhadap suatu penyakit dengan memperhatikan gejala penyakit tersebut. Metode Mamdani mempunyai empat tahapan proses yaitu: 1. Pembentukan himpunan fuzzy, 2. Aplikasi fungsi implikasi, 3. Mengkomposisikan aturan, 4. Penegasan (defuzzyfikasi). Hasil penelitian menunjukkan bahwa, perkiraan diagnosa yang diperoleh dengan menggunakan logika fuzzy dengan metode Mamdani memberikan hasil yang masih berada dalam interval diagnosa para dokter yang menangani penyakit-penyakit tersebut.

Kata kunci: *Logika fuzzy, Metode Mamdani, Fuzzy Expert System (FES), Gejala, Penyakit, Pasien.*

1. PENDAHULUAN

Pada masa kini logika fuzzy bukanlah suatu hal yang baru dalam disiplin ilmu. Logika fuzzy merupakan cabang dari teori fuzzy yang juga memberikan peran yang besar dalam perkembangan ilmu pengetahuan, terutama dalam konsep logika itu sendiri. Logika fuzzy adalah istilah yang lahir setelah sistem analisis matematika tradisional saat itu dianggap bersifat terlalu eksak sehingga tidak dapat berfungsi dalam banyak masalah dunia nyata yang seringkali amat kompleks dikutip dari Susilo, F (2006). Salah satu bidang yang dinilai amat kompleks adalah proses pendiagnosaan suatu penyakit dalam bidang kedokteran. Hal ini disebabkan oleh ketidakpastian yang seringkali ditemukan pada proses diagnosa penyakit. Proses pendiagnosaan suatu penyakit menjadi hal yang penting dan mendasar dalam kedokteran. Hal ini dikarenakan oleh pengambilan tindakan terapi dan pengobatannya berdasarkan pada hasil diagnosa penyakit itu.

Meskipun pengetahuan medis yang berhubungan dengan hubungan antara gejala dengan penyakit terus menjadi salah satu sumber ketidaktepatan dan ketidakpastian proses diagnosa, pengetahuan yang berhubungan dengan keadaan pasien merupakan sumber ketidakpastian yang lain. Dokter biasanya mengumpulkan pengetahuan tentang pasien dari riwayat sebelumnya. Pengetahuan yang disediakan oleh masing-masing pasien dari riwayat sebelumnya memiliki derajat ketidakpastian yang berbeda dalam Setiadj (2009).

Salah satu aplikasi logika fuzzy yang digunakan untuk mendiagnosis penyakit adalah sistem pakar dengan inferensi fuzzy atau *Fuzzy Expert System (FES)*, yaitu sistem komputasi lunak yang bekerja atas dasar penalaran fuzzy. *FES* telah banyak digunakan untuk menyelesaikan berbagai masalah dalam bidang kedokteran. Sistem ini dapat digunakan sebagai langkah pengambilan keputusan untuk mengindikasikan adanya suatu penyakit dalam Saritas dkk (2003). Salah satu metode yang dapat digunakan dalam *FES* adalah metode Mamdani. Data yang diperlukan untuk membangun sistem ini adalah gejala penyakit sebagai variabel input, sedangkan variabel output yang dihasilkan adalah persentase resiko dari penyakit yang akan didiagnosa. Dari variabel input dan output tersebut ditentukan himpunan fuzzy dan fungsi keanggotaannya, kemudian membuat kombinasi dari variabel input untuk mendapatkan aturan-aturan fuzzy (*fuzzy rules*). Dari aturan yang sudah dibuat, maka inferensi sistem fuzzy dapat dilakukan dengan menentukan aplikasi fungsi implikasi, komposisi aturan dan metode penegasan (*defuzzyfikasi*). Dari hasil yang diperoleh, didapatkan sebuah kesimpulan diagnosis untuk seorang pasien.

Penelitian ini dibatasi pada penyakit Gagal Ginjal Kronik stadium IV-V. Sedangkan fungsi keanggotaan yang digunakan pada tiap variabel fuzzy ditentukan secara subyektif berdasarkan pandangan para dokter ahli dan literatur yang ada dalam ilmu kedokteran.

2. METODE PENELITIAN

Untuk mendapatkan suatu hasil diagnosa untuk seorang pasien, logika fuzzy dengan metode mamdani memerlukan empat tahapan proses setelah pengambilan data. Data yang dipakai dalam penelitian ini merupakan data wawancara dengan Dokter ahli dan pasiennya, yang bertempat di Rumah Sakit Umum Daerah Undata Palu, Sulawesi Tengah. Data yang diperoleh kemudian ditentukan variabel input dan variabel outputnya beserta fungsi keanggotaannya. Kemudian setelah itu membuat aturan fuzzy berdasarkan dari kombinasi himpunan fuzzy dari variabel inputnya. Langkah selanjutnya adalah membuat implikasi fungsi dan komposisi aturan, yang kemudian mendapatkan penegasan (*defuzzyfikasi*) dari daerah hasil komposisi setiap aturan yang diperoleh. Untuk memeriksa keakuratan dari penegasan yang diperoleh, penelitian ini kemudian mengaplikasikannya ke dalam bentuk sebuah studi kasus. Hasil dari perhitungan *FES* ini kemudian akan dibandingkan dengan hasil diagnosa dari Dokter ahli.

3. HASIL DAN PEMBAHASAN

Fuzzy Expert System (FES) untuk mendiagnosa penyakit dengan menggunakan metode Mamdani ini digunakan untuk menentukan persentase resiko penyakit ginjal kronis (PGK) berdasarkan data gejala dari PGK tersebut. Dari literatur berupa buku (Kapita Selekta Kedokteran Jilid 1, Cetakan Ketujuh:2005) gejala-gejala PGK adalah tekanan darah tinggi, perubahan jumlah kencing, ada darah dalam air kencing, bengkak pada bagian persendian tubuh, rasa lemah serta sulit tidur, sakit kepala, sesak nafas, mual dan muntah, kulit kasar, gangguan pengecap, tidak nafsu makan, berat badan turun dan gatal-gatal.

Berdasarkan pendapat dokter ahli yang menangani PGK, diperoleh empat gejala yang menjadi faktor resiko untuk menentukan diagnosis PGK. Yaitu: tekanan darah tinggi, perubahan jumlah kencing, bengkak pada persendian tubuh dan mual dan muntah.

Keempat faktor resiko inilah yang kemudian menjadi variabel fuzzy pada *FES* untuk diagnosis PGK. Hasil wawancara dengan dokter ahli yang menangani pasien PGK dan pasien PGK dapat dilihat pada tabel 1 dan tabel 2 berikut.

Tabel 1 Hasil Wawancara dengan dokter ahli PGK

No.	Gejala	Notasi	Konfirmasi dokter ahli
1.	Tekanan darah tinggi	g_1	Selalu
2.	Perubahan jumlah kencing	g_2	Selalu
3.	Bengkak pada persendian tubuh	g_3	Selalu
4.	Mual dan muntah	g_4	Selalu

Tabel 2 hasil wawancara dengan pasien PGK

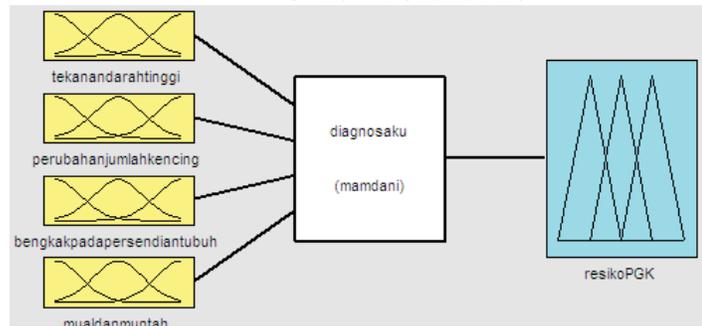
No.	Gejala	Konfirmasi pasien (p) dalam satuan hari							
		p_1	p_2	p_3	p_4	p_5	p_6	p_7	p_8
1.	Tekanan darah tinggi	5	5	7	6	2	0	2	2
2.	Perubahan jumlah kencing	1	6	0	7	1	2	4	1
3.	Bengkak pada persendian tubuh	2	4	6	5	1	3	5	0
4.	Mual dan muntah	4	7	3	0	4	1	0	3

FES yang dirancang untuk pendiagnosaan PGK ini mempunyai 4 input dan 1 output seperti terlihat pada tabel 3, sedangkan penggambaran sistem secara keseluruhan terlihat seperti pada Gambar 1.

Tabel 3 Variabel *Fuzzy Expert System (FES)* beserta Himpunan input dan outputnya

Variabel fuzzy		Himpunan fuzzy		Domain
Nama	Notasi	Nama	Notasi	
Tekanan darah tinggi	g_1	Tidak pernah	tp	[0,2]
		Jarang	jrg	[0,4]
		Sering	srg	[2,6]
		Selalu	sll	[4,7]
Perubahan jumlah kencing	g_2	Tidak pernah	tp	[0,2]
		Jarang	jrg	[0,4]
		Sering	srg	[2,6]
		Selalu	sll	[4,7]
Bengkak pada persendian tubuh	g_3	Tidak pernah	tp	[0,2]
		Jarang	jrg	[0,4]
		Sering	srg	[2,6]
		Selalu	sll	[4,7]
Mual dan muntah	g_4	Tidak pernah	tp	[0,2]
		Jarang	jrg	[0,4]
		Sering	srg	[2,6]
		Selalu	sll	[4,7]
Resiko PGK	S	Sangat Rendah	sr	[0,4]
		Rendah	rdh	[0,20]
		Sedang	sdg	[10,50]
		Tinggi	tgg	[30,70]

Gambar 1 Skema FES



Fungsi keanggotaan yang digunakan pada tiap variabel fuzzy ditentukan secara subyektif berdasarkan pandangan para dokter ahli dan literatur yang ada dalam ilmu kedokteran. Pada umumnya derajat keanggotaan untuk setiap himpunan fuzzy mempunyai interval antara 0 sampai dengan 1. Nilai 0 menunjukkan tidak adanya keanggotaan (0%) sedangkan nilai 1 menunjukkan keanggotaan mutlak (100%) di dalam himpunan fuzzy tersebut.

3.1 Variabel tekanan darah tinggi

Fungsi keanggotaan yang digunakan untuk merepresentasikan variabel tekanan darah tinggi pada himpunan fuzzy *tidak pernah*, *jarang* dan *sering* adalah fungsi keanggotaan segitiga, sedangkan untuk himpunan fuzzy *selalu* digunakan fungsi keanggotaan trapesium. Fungsi keanggotaan dari himpunan fuzzy tekanan darah tinggi didefinisikan sebagai berikut.

$$\begin{aligned}
 \mu_{tp}(g_1) &= \begin{cases} 0; & \mu_1 \leq 0 \text{ or } \mu_1 \geq 2 \\ (2 - \mu_1)/2; & 0 < \mu_1 < 2 \end{cases} \\
 \mu_{jrg}(g_1) &= \begin{cases} 0; & \mu_1 \leq 0 \text{ or } \mu_1 \geq 4 \\ \mu_1/2; & 0 < \mu_1 \leq 2 \\ (4 - \mu_1)/2; & 2 \leq \mu_1 < 4 \end{cases} \\
 \mu_{srg}(g_1) &= \begin{cases} 0; & \mu_1 \leq 2 \text{ or } \mu_1 \geq 6 \\ (\mu_1 - 2)/2; & 2 < \mu_1 \leq 4 \\ (6 - \mu_1)/2; & 4 \leq \mu_1 < 6 \end{cases} \\
 \mu_{sl}(g_1) &= \begin{cases} 0; & \mu_1 \leq 4 \\ (\mu_1 - 4)/4; & 4 < \mu_1 \leq 6 \\ 1; & \mu_1 \geq 7 \end{cases}
 \end{aligned} \tag{1}$$

3.2 Variabel perubahan jumlah kencing

Fungsi keanggotaan yang digunakan untuk merepresentasikan variabel perubahan jumlah kencing pada himpunan fuzzy *tidak pernah*, *jarang* dan *sering* adalah fungsi keanggotaan segitiga, sedangkan untuk himpunan fuzzy *selalu* digunakan fungsi keanggotaan trapesium. Fungsi keanggotaan dari himpunan fuzzy perubahan jumlah kencing didefinisikan sebagai berikut.

$$\begin{aligned}
 \mu_{tp}(g_2) &= \begin{cases} 0; & \mu_2 \leq 0 \text{ or } \mu_2 \geq 2 \\ (2 - \mu_2)/2; & 0 < \mu_2 < 2 \end{cases} \\
 \mu_{jrg}(g_2) &= \begin{cases} 0; & \mu_2 \leq 0 \text{ or } \mu_2 \geq 4 \\ \mu_2/2; & 0 < \mu_2 \leq 2 \\ (4 - \mu_2)/2; & 2 \leq \mu_2 < 4 \end{cases}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mu_{\text{srg}}(g_2) &= \begin{cases} 0; & \mu_2 \leq 2 \text{ or } \mu_2 \geq 6 \\ (\mu_2 - 2)/2; & 2 < \mu_2 \leq 4 \\ (6 - \mu_2)/2; & 4 \leq \mu_2 < 6 \end{cases} \\ \mu_{\text{sil}}(g_2) &= \begin{cases} 0; & \mu_2 \leq 4 \\ (\mu_2 - 4)/4; & 4 < \mu_2 \leq 6 \\ 1; & \mu_2 \geq 7 \end{cases} \end{aligned} \quad (2)$$

3.3 Variabel bengkak pada persendian tubuh

Fungsi keanggotaan yang digunakan untuk merepresentasikan variabel bengkak pada persendian tubuh pada himpunan fuzzy *tidak pernah*, *jarang* dan *sering* adalah fungsi keanggotaan segitiga, sedangkan untuk himpunan fuzzy *selalu* digunakan fungsi keanggotaan trapesium. Fungsi keanggotaan dari himpunan fuzzy bengkak pada persendian tubuh didefinisikan sebagai berikut.

$$\begin{aligned} \mu_{\text{tp}}(g_3) &= \begin{cases} 0; & \mu_3 \leq 0 \text{ or } \mu_3 \geq 2 \\ (2 - \mu_3)/2; & 0 < \mu_3 < 2 \end{cases} \\ \mu_{\text{jrg}}(g_3) &= \begin{cases} 0; & \mu_3 \leq 0 \text{ or } \mu_3 \geq 4 \\ \mu_3/2; & 0 < \mu_3 \leq 2 \\ (4 - \mu_3)/2; & 2 \leq \mu_3 < 4 \end{cases} \\ \mu_{\text{srg}}(g_3) &= \begin{cases} 0; & \mu_3 \leq 2 \text{ or } \mu_3 \geq 6 \\ (\mu_3 - 2)/2; & 2 < \mu_3 \leq 4 \\ (6 - \mu_3)/2; & 4 \leq \mu_3 < 6 \end{cases} \\ \mu_{\text{sil}}(g_3) &= \begin{cases} 0; & \mu_3 \leq 4 \\ (\mu_3 - 4)/4; & 4 < \mu_3 \leq 6 \\ 1; & \mu_3 \geq 7 \end{cases} \end{aligned} \quad (3)$$

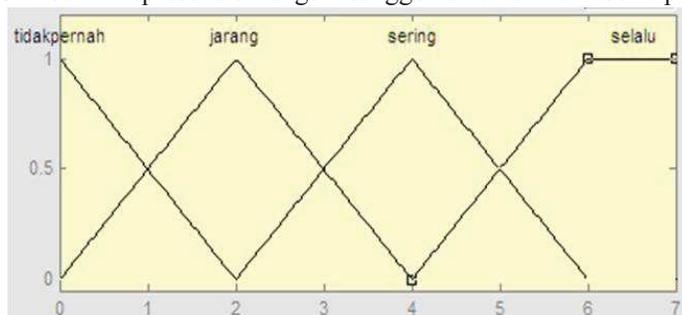
3.4 Variabel mual dan muntah

Fungsi keanggotaan yang digunakan untuk merepresentasikan variabel mual dan muntah pada himpunan fuzzy *tidak pernah*, *jarang* dan *sering* adalah fungsi keanggotaan segitiga, sedangkan untuk himpunan fuzzy *selalu* digunakan fungsi keanggotaan trapesium. Fungsi keanggotaan dari himpunan fuzzy mual dan muntah didefinisikan sebagai berikut.

$$\begin{aligned} \mu_{\text{tp}}(g_4) &= \begin{cases} 0; & \mu_4 \leq 0 \text{ or } \mu_4 \geq 2 \\ (2 - \mu_4)/2; & 0 < \mu_4 < 2 \end{cases} \\ \mu_{\text{jrg}}(g_4) &= \begin{cases} 0; & \mu_4 \leq 0 \text{ or } \mu_4 \geq 4 \\ \mu_4/2; & 0 < \mu_4 \leq 2 \\ (4 - \mu_4)/2; & 2 \leq \mu_4 < 4 \end{cases} \\ \mu_{\text{srg}}(g_4) &= \begin{cases} 0; & \mu_4 \leq 2 \text{ or } \mu_4 \geq 6 \\ (\mu_4 - 2)/2; & 2 < \mu_4 \leq 4 \\ (6 - \mu_4)/2; & 4 \leq \mu_4 < 6 \end{cases} \\ \mu_{\text{sil}}(g_4) &= \begin{cases} 0; & \mu_4 \leq 4 \\ (\mu_4 - 4)/4; & 4 < \mu_4 \leq 6 \\ 1; & \mu_4 \geq 7 \end{cases} \end{aligned} \quad (4)$$

Representasi fungsi keanggotaan pada tiap variabel input dalam penelitian ini digambarkan seperti pada gambar 2 berikut.

Gambar 2 Representasi fungsi keanggotaan untuk variabel input

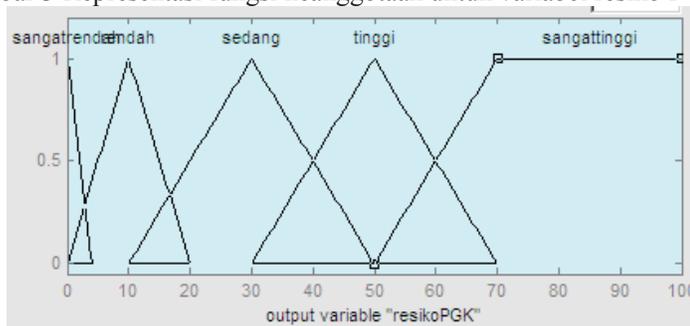


3.5 Variabel Resiko PGK

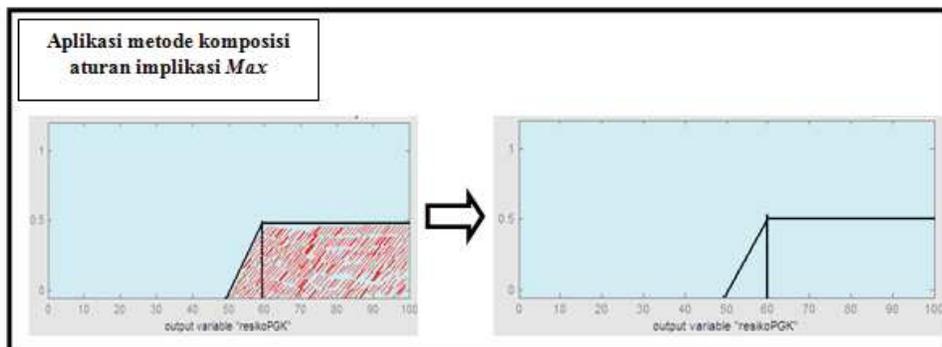
Fungsi keanggotaan segitiga digunakan untuk merepresentasikan variabel resiko PGK pada himpunan fuzzy Sangat Rendah, Rendah, Sedang dan Tinggi. Sedangkan untuk himpunan fuzzy Sangat Tinggi digunakan fungsi keanggotaan trapesium. Fungsi keanggotaan dari himpunan fuzzy Resiko PGK didefinisikan sebagai berikut.

$$\begin{aligned}
 \mu_{sr}(S) &= \begin{cases} 0; & x \leq 0 \text{ or } x \geq 4 \\ (4 - x)/4; & 0 < x < 4 \end{cases} \\
 \mu_r(S) &= \begin{cases} 0; & x \leq 0 \text{ or } x \geq 20 \\ x/10; & 0 < x \leq 10 \\ (20 - x)/10; & 10 \leq x < 20 \end{cases} \\
 \mu_{sdg}(S) &= \begin{cases} 0; & x \leq 10 \text{ or } x \geq 50 \\ x - 10/20; & 10 < x \leq 30 \\ (50 - x)/20; & 30 \leq x < 50 \end{cases} \\
 \mu_{tgg}(S) &= \begin{cases} 0; & x \leq 30 \text{ or } x \geq 70 \\ x - 30/20; & 30 < x \leq 50 \\ (70 - x)/20; & 50 \leq x < 70 \end{cases} \\
 \mu_{st}(S) &= \begin{cases} 0; & x \leq 50 \\ (x - 50)/20; & 50 < x \leq 70 \\ 1; & x \geq 70 \end{cases}
 \end{aligned} \tag{5}$$

Gambar 3 Representasi fungsi keanggotaan untuk variabel resiko PGK



Variabel input dan output yang telah diperoleh seperti pada tabel 3 kemudian digunakan untuk membuat Fuzzy rules berdasarkan kombinasi dari himpunan Fuzzy variabel inputnya. Kemampuan untuk membuat keputusan dari suatu sistem fuzzy tertuang dalam sekumpulan rules. Secara umum, rules tersebut bersifat intuitif dan berupa



Fungsi keanggotaan untuk hasil komposisi ini adalah

$$\mu(s) = \begin{cases} 0; & \square \leq 50 \\ (\square - 50)/20; & 50 < \square \leq 60 \\ 0.5 & 60 < \square \leq 100 \end{cases}$$

Metode defuzzifikasi yang digunakan adalah metode *Mean of Maximum (MOM)*, yaitu dengan cara mengambil nilai rata-rata maksimum daerah fuzzy (Setiadi, 2009). Maka titik pusat yang diperoleh adalah:

$$\begin{aligned} d^* &= \frac{61+100}{2} \\ &= \frac{161}{2} \\ &= 80.5 \end{aligned}$$

Hal ini menunjukkan bahwa pasien p_2 memiliki persentase RPGK sebesar 80.5 %.

3.6.2 Hasil diagnosa menggunakan FES untuk Pasien P_8

Dengan menggunakan persamaan (3.1) sampai (3.4), nilai derajat keanggotaan untuk Pasien P_8 berdasarkan tabel 3.2 adalah sebagai berikut. Untuk variabel Tekanan darah tinggi diperoleh nilai 0 untuk himpunan Fuzzy tidak pernah dan sering, sedangkan untuk himpunan Fuzzy jarang diperoleh nilai sebesar 1. Untuk variabel Perubahan jumlah kencing diperoleh nilai 0.5 masing-masing untuk himpunan Fuzzy tidak pernah dan jarang. Variabel Bengkak pada persendian tubuh diperoleh nilai 1 untuk himpunan Fuzzy tidak pernah dan nilai 0 untuk himpunan Fuzzy jarang. Sedangkan untuk variabel Mual dan muntah memberikan nilai derajat keanggotaan sebesar 0.5 masing-masing untuk himpunan Fuzzy jarang dan sering.

Selanjutnya, *rules* yang berlaku untuk Pasien P_8 adalah *rules* $[R_2]$, $[R_3]$, $[R_6]$, $[R_7]$, $[R_{10}]$, $[R_{11}]$, $[R_{18}]$, $[R_{19}]$, $[R_{22}]$, $[R_{23}]$, $[R_{26}]$, $[R_{27}]$, $[R_{66}]$, $[R_{67}]$, $[R_{70}]$, $[R_{71}]$, $[R_{74}]$, $[R_{75}]$, $[R_{82}]$, $[R_{83}]$, $[R_{86}]$, $[R_{87}]$, $[R_{90}]$ dan $[R_{91}]$. Komposisi fuzzy *rules* dilakukan dengan menggunakan metode *Max*. dari inferensi Metode Mamdani *Max-Min*, didapatkan derajat keanggotaan untuk kasus ini sebagai

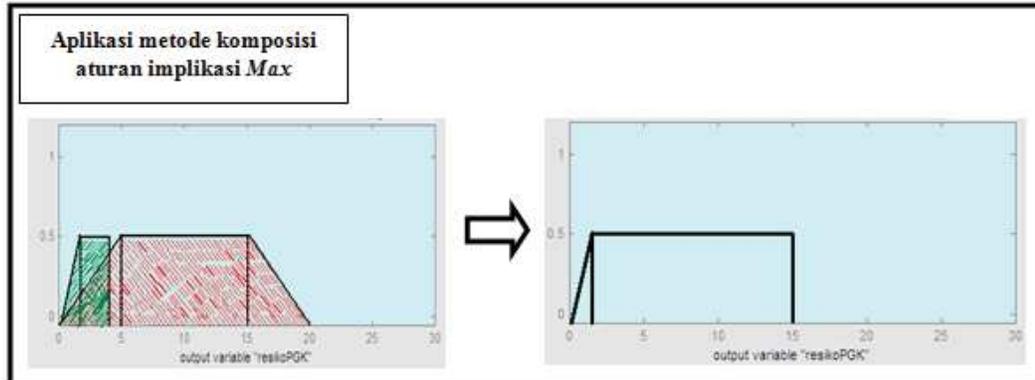
$$\begin{aligned} \text{Max} & (\mu_2, \mu_3, \mu_6, \mu_7, \mu_{10}, \mu_{11}, \mu_{18}, \mu_{19}, \mu_{22}, \mu_{23}, \mu_{26}, \mu_{27}, \mu_{66}, \mu_{67}, \mu_{70}, \mu_{71}, \mu_{74}, \\ & \mu_{75}, \mu_{82}, \mu_{83}, \mu_{86}, \mu_{87}, \mu_{90}, \mu_{91}) \\ & = \text{Max} (0, 0, 0.5, 0.5, 0, 0, 0, 0, 0.5, 0.5, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0) \\ & = 0.5 \end{aligned}$$

Titik potong antara daerah komposisi aturan terjadi pada saat $\mu_{\square\square} = \mu_{\square} = 0.5$, yaitu

$$\begin{aligned} \frac{\square}{10} &= 0.5 \\ \square &= (0.5)(10) \\ &= 5 \end{aligned}$$

Daerah hasil aplikasi komposisi aturan *Max* ditunjukkan oleh gambar 3.5 berikut.

Gambar 3.5 Daerah hasil komposisi aturan untuk Pasien P_8



Fungsi keanggotaan untuk hasil komposisi ini adalah

$$\mu(x) = \begin{cases} 0; & x \leq 0 \text{ atau } x \geq 20 \\ (4 - x)/4; & 0 < x \leq 4 \\ 0.5; & 4 \leq x \leq 15 \end{cases}$$

Metode defuzzyfikasi yang digunakan adalah metode *Mean of Maximum (MOM)*, yaitu dengan cara mengambil nilai rata-rata maksimum daerah fuzzy (Setiadji, 2009). Maka titik pusat yang diperoleh adalah:

$$d^* = \frac{2+15}{2} = \frac{17}{2} = 8.5$$

Hal ini menunjukkan bahwa pasien p_8 memiliki persentase RPGK sebesar 8.07 %. Dengan cara yang sama diperoleh hasil perhitungan untuk pasien P_1, P_3 sampai p_7 .

Berdasarkan fungsi keanggotaan dari himpunan fuzzy Resiko Penyakit Ginjal Kronis (RPGK) (4.5), susunan hipotesis diagnostik yang dapat diambil untuk diagnosa seorang pasien adalah $\mu_{A_1}(x)$ berada dalam interval [0 sampai 4], $\mu_{A_2}(x)$ berada dalam interval [0 sampai 20], $\mu_{A_3}(x)$ berada dalam interval [10 sampai 50], $\mu_{A_4}(x)$ berada dalam interval [30 sampai 70], dan $\mu_{A_5}(x)$ berada dalam interval [50 sampai 100].

Dari hasil perhitungan dengan menggunakan *Fuzzy Expert System (FES)* menggunakan metode Mamdani, dapat dilihat bahwa pasien p_1, p_5 dan p_7 mempunyai nilai RPGK sebesar 10%, dimana nilai ini berada pada interval RPGK rendah. Pasien p_2 mempunyai nilai RPGK sebesar 80.5%, dimana nilai ini berada pada interval RPGK sangat tinggi. Pasien p_3 dan pasien p_4 mempunyai nilai RPGK sebesar 50%, dimana nilai ini berada pada interval RPGK tinggi. Dan untuk pasien p_6 dan pasien p_8 mempunyai RPGK sebesar 8.5%, dimana nilai berada pada interval RPGK rendah. Hasil perhitungan dengan *Fuzzy Expert System (FES)* menggunakan metode Mamdani, kemudian dibandingkan dengan hasil diagnosa dokter ahli pada tabel 4. Tabel 4 menunjukkan bahwa penggunaan logika fuzzy dengan metode Mamdani mampu memberikan hasil diagnosa yang masih berada dalam interval diagnosa dokter yang menangani penyakit tersebut.

Tabel 6 Perbandingan Hasil Perhitungan Menggunakan *FES* dengan Hasil Diagnosa dokter ahli

No.	Pasien	Prediksi dokter ahli	Prediksi RPGK menggunakan
-----	--------	----------------------	---------------------------

			<i>FES dengan metode Mamdani (%)</i>
1	P_1	Maag	10
2	P_2	PGK	80.5
3	P_3	PGK	50
4	P_4	PGK	50
5	P_5	Maag	10
6	P_6	Hepatitis	8.5
7	P_7	Usus Buntu	10
8	P_8	Jantung	8.5

4. KESIMPULAN

Dari hasil dan pembahasan pada bab sebelumnya, dapat diambil kesimpulan yaitu untuk memperoleh suatu hasil diagnosa untuk seorang pasien, diperlukan empat tahapan proses yaitu, pembentukan himpunan fuzzy, aplikasi fungsi implikasi, komposisi aturan dan penegasan. Dari himpunan input fuzzy, diperoleh aturan sebanyak 256 aturan fuzzy.

Dari delapan orang pasien yang dicari nilai resiko PGK-nya diperoleh hasil untuk pasien p_1 , p_5 , dan p_7 sebesar 10%, dimana berdasarkan himpunan output fuzzy nilai ini berada pada kategori resiko PGK rendah. Untuk pasien p_2 diperoleh nilai sebesar 80.5% dimana hasil ini menunjukkan bahwa pasien p_2 memiliki resiko PGK sangat tinggi, untuk pasien p_3 dan p_4 diperoleh nilai sebesar 50% yang berarti memiliki resiko PGK tinggi, dan pasien p_6 dan p_8 sebesar 8.5% yang menunjukkan nilai resiko PGK rendah. Nilai ini sesuai dengan hasil diagnosa dari para dokter ahli yang menangani pasien tersebut. Hal ini menunjukkan bahwa logika fuzzy dengan metode Mamdani dapat digunakan dalam proses pendiagnosaan penyakit.

DAFTAR PUSTAKA

- Kusumadewi, Sri dan Purnomo, H, 2004, *Aplikasi Logika Fuzzy Untuk Pendukung Keputusan*, Graha Ilmu, Yogyakarta.
- Mansjoer, A. dkk, 2005, *Kapita Selekta Kedokteran Jilid 1, Cetakan Ketujuh*, Media Aesculapius, Jakarta.
- Saritas, I., N. Allahverdi and U. Sert, 2003, *A Fuzzy Expert System Design for Diagnosis of Prostate Cancer*. Proceeding on International Conference on Computer System and Technologies – CompSysTech'2003.
- Setiadji, 2009, *Himpunan & Logika Samar serta Aplikasinya*, Graha Ilmu, Yogyakarta.
- Susilo Frans, 2006, *Himpunan & Logika Kabur serta aplikasinya*, Graha Ilmu, Yogyakarta.