Optimasi Komposisi Makanan Pada Penderita Diabetes Melitus dan Komplikasinya Menggunakan Algoritma Genetika

Maryamah¹, Rekyan Regasari Mardi Putri², Satrio Agung Wicaksono³

Program Studi Teknik Informatika, Fakultas Ilmu Komputer, Universitas Brawijaya Email: ¹maryamahfaisol02@gmail.com, ²rekyan.rmp@ub.ac.id, ³satrio@ub.ac.id

Abstrak

Diabetes Melitus (DM) merupakan penyebab kematian no 4 terbesar didunia dan menyebabkan kematian lebih banyak dibandingkan dengan penyakit lain sehingga diperlukan perhatian yang serius. Salah satu yang dapat dilakukan adalah dengan terapi diet yakni menyusun menu makanan harian. Diet penderita diabetes dilakukan dengan memperhatikan kebutuhan energi, karbohidrat, protein, dan lemak dengan tepat dan akurat. Perhitungan energi pasien dapat dilakukan dengan manual atau dengan bantuan sistem yang menerapkan suatu algoritma. Jika dilakukan dengan proses manual akan membutuhkan waktu yang lama terutama apabila bahan makanan yang tersedia sangat banyak dan diet diabetes setiap komplikasi memiliki kebutuhan yang berbeda. Dengan bantuan sistem proses komputasi akan berlangsung dengan cepat dan jika diterapkan suatu algoritma perhitungan akan menghasilkan solusi yang lebih optimal, salah satu algoritma tersebut adalah algoritma genetika. Algoritma genetika merupakan metode heuristik yaitu suatu metode pencarian, dalam pelaksanaanya terdapat aturan-aturan untuk memperoleh solusi yang lebih baik daripada solusi sebelumnya. Algoritma genetika banyak diterapkan pada berbagai permasalahan optimasi sehingga diharapkan juga dapat mengoptimalkan masalah pada optimasi kompoisi makanan. Hasil yang didapatkan dari penelitian yang dilakukan adalah individu dalam populasi yang optimal berjumlah 250 individu dengan jumlah generasi 145 dan kombinasi cr dan mr paling optimal adalah 0.7 dan 0.3 dengan fitnes 0. 01857.

Kata kunci: Diabetes Mellitus, Optimasi, Algoritma Genetika

Abstract

Diabetes Mellitus (DM) is the 4th largest cause of death in the world and causes more deaths than other diseases so needed serious attention is required. One that can be done is by diet therapy that is composing daily food menu. Diabetic diet is done with attention of energy, carbohydrates, proteins, and fats with precise and accurate. The calculation of the patient's energy can be done manually or with the help of a system that implements an algorithm. If done by manual process will take a long time especially if the available food is very much and diabetic diet every complication has different needs. With the help of computation process system will take place quickly and if applied a calculation algorithm will yield more optimal solution, one of the algorithm is genetic algorithm. Genetic algorithm is a heuristic method that is a search method, in implementation there are rules to obtain a better solution than the previous solution. Genetic algorithm is widely applied to various optimization problems so it is also expected to optimize the problem on the optimization of food composition. The results obtained from the research conducted are individuals in the optimal population of 250 individuals with the number of generations of 145 and the combination of cr and mr most optimal is 0.7 and 0.3 with fitnes 0. 01857.

Keywords: Diabetes Mellitus, Optimization, Genetic Algorithm

1. PENDAHULUAN

Diabetes Melitus (DM) merupakan penyakit yang disebabkan oleh gangguan keseimbangan antara transportasi glukosa kedalam sel, yang disimpan dalam hati dan dikeluarkan oleh hati sehingga mengakibatkan kadar glukosa dalam darah meningkat (Tandra, 2013). Dengan adanya gangguan metabolisme, kondisi tubuh tidak dapat memproduksi insulin dengan benar atau tubuh mengalami kekurangan insulin. Sehingga glukosa dalam tubuh menumpuk (Sutanto, 2010). Selain itu

e-ISSN: 2548-964X

http://j-ptiik.ub.ac.id

diabetes melitus secara umum disebabkan oleh tiga faktor yaitu pola makan yang salah, gaya hidup yang modern dan obesitas (Susilo & Wulandari, 2011).

Penyakit diabetes melitus memiliki beberapa gejala yaitu sering buang air kecil, sering merasa haus, sering merasa lapar dan penurunan berat badan secara drastis (Susilo & Wulandari, 2011). Namun satu dari empat orang tidak menyadari bahwa mereka memiliki penyakit diabetes (Sutanto, 2010). Padahal diabetes merupakan penyebab kematian no 4 terbesar didunia dan merupakan penyakit yang memiliki pertumbuhan terpesat dan telah menyebabkan kematian lebih banyak dibandingkan dengan penyakit lain (Tandra, 2013). Pada tahun 2012 4,8 juta penduduk penderita diabetes melitus mengalami kematian dan setiap menit terdapat 6 orang yang meninggal diakibatkan penyakit diabetes (Tandra, 2013).

Jika penderita diabetes mengontrol kadar gula dalam tubuhnya dengan teratur, tidak memperbaiki gaya hidup, diet yang tepat dan berolahraga dengan teratur dapat mengakibatkan penyakit diabetes mengalami komplikasi dengan penyakit mematikan. Adapun komplikasi tersebut adalah jantung, stroke, mata, ginjal, saraf, hipertensi, dan lambung (Prameswari, Penyakit Diabetes Mellitus dan Komplikasinya, 2016). Gula darah yang terkontrol dengan baik, pengaturan diet yang benar dapat menghindarkan diabetes melitus dari berbagai komplikasi bahkan dapat mencengah dan mengobati penyakit diabetes (Tandra, 2013).

Hal yang perlu diperhatikan dalam diet yang tepat adalah menentukan komposisi makanan yang tepat yaitu bagaimana cara mengoptimalkan gizi dan nutrisi pada makanan vang dikonsumsi oleh penderita diabetes melitus. Cara menentukan komposisi makanan yang tepat dapat dilakukan manual dan menggunakan software. Cara manual memiliki banyak kelemahan yaitu waktu penentuan membutuhkan waktu yang lama dan nutrisi yang terkandung belum tentu benar-benar optimal. Sedangkan dengan software penentuan komposisi makanan yang tidak menggunakan metode pendukung tidak membutuhkan waktu yang lama namun nutrisi yang dihasilkan juga belum tentu optimal. Sehingga diperlukan metode pendukung yang diimplementasikan pada software dan menghasilkan komposisi makanan yang cepat, nutrisi yang optimal dan

harga makanan yang lebih murah.

Pada penelitian sebelumnya mengenai optimasi komposisi makanan yang dilakukan pada penderita penyakit diabetes melitus menggunakan algoritma genetika mendapatkan hasil kombinasi makanan yang dibutuhkan oleh penderita diabetes melitus dan biaya yang minimum. Output yang dihasilkan berupa list makan pagi, siang, dan malam (Rianawati & Mahmudy, 2015). Namun pada kenyataannya sangat jarang pasien yang menderita penyakit diabetes melitus saja tanpa komplikasi penyakit yang lain. Hal ini dikarenakan penyakit diabetes melitus menjadi sangat berbahaya karena penyakit tersebut menyebabkan komplikasi dengan penyakit lain (Prameswari, Penyakit Diabetes Mellitus dan Komplikasinya, 2016). Sehingga sangat penting dilakukan penelitian mengenai optimasi komposisi makanan bagi penderita diabetes melitus dan komplikasinya.

Algoritma genetika banyak diterapkan pada berbagai macam permasalahan optimasi seperti pada penelitian sebelumnya mengenai optimasi bahan makanan pada penderita diabetes melitus (Rianawati & Mahmudy, 2015), optimasi lahan pertanian (Saputro & Mahmudy, 2015), optimasi barang dalam produksi (Ramuna & Mahmudy, 2015), optimasi penjadwalan (Sari & Mahmudy, 2015). Penelitian-penelitian tersebut dapat menghasilkan solusi yang mendekati optimum karena algoritma genetika merupakan metode heuristik yaitu suatu metode pencarian yang dalam pelaksanaanya terdapat aturan-aturan untuk memperoleh solusi yang lebih baik daripada solusi yang telah diperoleh sebelumnya. Serta dalam pelaksaannya waktu yang digunakan untuk mencari solusi relatif cepat (Mahmudy, 2015). Dengan banyaknya penelitian yang menggunakan algoritma genetika pada berbagai permasalahan optimasi, algoritma genetika juga digunakan dalam penyelesaian permasalahan optimasi bahan makanan pada perderita penyakit diabetes melitus dan komplikasinya serta diharapkan dapat menghasilkan hasil yang optimum juga. Hasil dari penelitian dapat dikatakan optimum jika menu makananan yang dihasilkan tidak melebihi batasan kalori harian dari pasien penderita diabetes melitus.

Penelitian ini memliki manfaat terutama bagi pasien penderita diabetes melitus yaitu pasien tidak kesulitan dalam menentukan makanan yang memenuhi gizi dengan harga yang terjangkau. Serta para penderita diabetes melitus harus hati-hati terhadap makanan yang dikonsumsi agar tidak memperparah kondisi dan terjangkit komplikasi yang lain. Berdasarkan uraian diatas, maka perlu dilakukan penelitian yang berjudul "Optimasi Komposisi Makanan pada Penderita Diabetes Melitus dan Komplikasinya menggunakan Algoritma Genetika".

2. DASAR TEORI

Terdapat beberapa teori yang akan dibahas sesuai dengan penelitian yang terkait. Teoriteori mengenai diabetes mellitus, penyakit komplikasi pada diabetes mellitus, perhitungan asupan kalori yang nantinya akan digunakan sebagai terapi diet, diet pasien diabetes mellitus dan komplikasinya serta penjelasan tentang algoritma genetika.

2.1 Diabetes Mellitus

Diabetes mellitus merupakan penyakit yang dapat dimiliki orang dalam jangka waktu yang panjang (penyakit menahun) karena tidak mudah untuk menurunkan kadar gula dalam darah sehingga membutuhkan penanganan yang tepat (Ernawati, 2013). Diabetes adalah kondisi tubuh tidak dapat memproduksi insulin dengan benar atau tubuh mengalami kekurangan insulin sehingga glukosa dalam darah menumpuk (Sutanto, 2010).

2.1.1 Komplikasi Diebetes Mellitus

Menurut (Prameswari, 2016) komplikasi-komplikasi yang dialami oleh penderita diabetes mellitus dibagi menjadi dua yaitu

2.1.1.1 Mikrovaskular

Komplikasi mikrovaskular merupakan komplikasi dari penyaki diabetes mellitus yang menyerang pembuluh darah arteri yang berukuran kecil. Komplikasi mikro vaskuler terdiri dari empat jenis yaitu

- 1. Diabetes Retinopati. Diabetes retinopati adalah penyakit kerusakan yang terjadi pada retina. Penyebab terjadinya retinopati adalah menumpuknya glukosa pada darah pada retina sehingga dapat menyebabkan rusaknya pembuluh.
- Diabetes Neuropati. Neuropati atau kerusakan saraf pada penderita diabetes biasanya menyerang daerah kaki pasien. Gangguan saraf yang terjadi adalah kaki tidak dapat merasakan panas, nyeri dan

- kesemutan sehingga pasien tidak menyadari jika terjadi luka. Luka yang diderita penderita diabetes sangat lama untuk disembuhkan dan beresiko terkena infeksi dan menyebabkan kaki harus diamputasi.
- 3. Diabetes Nefropati. Nefropati atau kerusakan yang terjadi pada ginjal. Kerusakan pada ginjal disebabkan oleh pengobatan yang dilakukan oleh pasien penderita diabetes.
- 4. Diabetes Gastropati. Gastropati atau kerusakan lambung disebabkan oleh obatobatan untuk mengobati diabetes yang diderita.

2.1.1.2 Makrovaskular

Komplikasi Makrovaskular merupakan kebalikan dari mikrovaskular yaitu komplikasi dari penyakit diabetes mellitus yang mengenai pembuluh darah arteri berukuran besar. Adapun macam-macam komplikasi makrovaskular adalah

- 1. Diabetes Kardiomiopati. Komplikasi diabetes ini dikarenakan glukosa menumpuk pada darah dan jantung sebagai organ yang mengatur peredaran darah tubuh bekerja lebih berat dan jika hal ini terus berlangsung dapat menyebabkan penyakit jantung. Penyakit jantung terdiri dari beberapa jenis diantaranya penyakit jantung coroner, serangan jantung dan gagal jantung.
- 2. Stroke. Komplikasi stroke ini dikarenakan pembuluh darah menyempit sehingga saluran darah tidak lancar bahkan tersumbat. Tidak menutup kemungkinan aliran darah pada otak terhambat dan menyebabkan terjadinya stroke.

2.2 Perhitungan Asupan Kalori

Perhitungan status gizi berdasarkan IMT (Indeks Masa Tubuh) ditunjukkan pada persamaan 1

$$IMT = \frac{Berat \ Badan}{(Tinggi \ Badan)^2} \tag{1}$$

Setelah menghitung IMT, kemudian menghitung BBI. Menurut rumus broca dengan menghitung BBI (Berat Badan Ideal)

$$BBI = (Tinggi\ badan - 100) - 10\%$$
Atau

$$BBI = 90\%$$
 x (Tinggi badan dalam cm $-$ 100) x 1 kg (2)

Bagi laki-laki yang memiliki tinggi badan <160 cm dan perempuan dibawah <150 cm menggunakan rumus:

BBI = (Tinggi badan dalam cm - 100) x 1 kg(3)

Tabel 1 Kategori BBI

| Kategori gizi | Berat badan ideal |
|---------------|-------------------|
| BB Kurus | BB < 90% BBI |
| BB Normal | BB 90-110% BBI |
| BB Lebih | BB 110-120% BBI |
| Gemuk | BB > 120% BBI |

1. Jenis Kelamin

Menurut perhitungan rumus PERKENI atau Perkumpulan Endokrinologi Indonesia (Wahyuningsih, 2013), rumus perhitungan sesuai dengan jenis kelamin adalah

2. Umur

Perhitungan umur yang dilakukan menurut perhitungan rumus PERKENI atau Perkumpulan Endokrinologi Indonesia (Wahyuningsih, 2013) adalah

Umur
$$40 - 59 \text{ tahun} = -5 \%$$

Umur
$$60 - 69 \text{ tahun} = -10\%$$

Umur
$$\ge 70 \text{ tahun} = -20\%$$
 (6)

3. Aktivitas Fisik

Aktivitas fisik dihitung sesuai dengan pekerjaan dan aktivitas yang dilakukan. Perhitungan menurut rumus PERKENI atau Perkumpulan Endokrinologi Indonesi (Wahyuningsih, 2013) pada persamaan 7

Keadaan Istirahat = +10% x kebutuhan basal (AMB)

Aktivitas Ringan = +20% x kebutuhan basal (AMB)

Aktivitas Sedang = +30% x kebutuhan basal (AMB)

Aktivitas Berat = +50% x kebutuhan basal (AMB)

Aktivitas Sangat Berat = +50% x kebutuhan basal (AMB) (7)

Pengelompokan kategori masing-masing aktivitas dapat dilihat pada Tabel 2

Tabel 2 Kategori aktivitas

| Kategori | Aktivitas |
|----------|----------------------------------|
| | Pegawai toko, Guru, Pegawai |
| Ringan | kantor, Ibu rumah tangga, dan |
| | Sekretaris |
| | Mahasiswa dan Pegawai Industri |
| Sedang | Ringan |
| | |
| Berat | Buruh, Penari, Pelaut, dan Atlit |
| Sangat | Tukang Becak, Pandai Besi, |
| berat | Tukang gali |

4. Berat badan

Perhitungan berat badan sesuai dengan kategori BBI pada Tabel 1 dibawah ini

Berat Badan gemuk = -20%

Berat Badan lebih = -10%

Berat Badan kurus = +20% (8)

Langkah selanjutnya adalah menghitung total kalori pada persamaan 9

Total kalori = kalori jenis kelamin – kalori umur + kalori aktivitas +kalori berat badan (9)

2.3 Diet Diabetes Melitus dan Komplikasinya

Menurut (Prameswari, 2016) diet diabetes dan kompikasinya dibagi menjadi dua yaitu

2.3.1 Komplikasi dengan penyakit jantung, ginjal dan stroke

Penyakit diabetes mellitus yang berkompikasi dengan penyakit jantung, ginjal atau stroke adalah komplikasi yang harus benarbenar melakukan diet. Diet yang dilakukan adalah kandungan lemak yang masuk dalam tubuh \pm 30 % dan \pm 12% kandungan protein dari total kalori harian serta sisanya untuk karbohidrat (\pm 68%).

2.3.2 Komplikasi dengan penyakit mata, saraf dan lambung

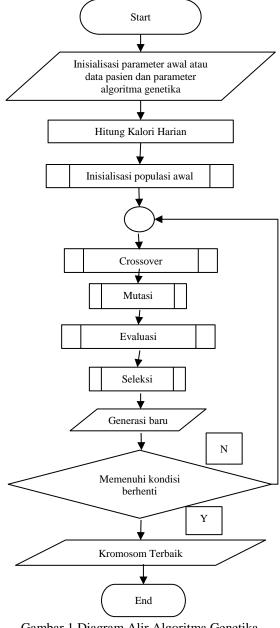
Pada komplikasi diabetes mellitus dengan penyakit mata, saraf, dan lambung, diet yang dilakukan hampir sama dengan diet pada penderita diabetes mellitus yang tidak berkomplikasi. Diet dilakukan dengan kebutuhan karbohidrat 50%, lemak 30% dan protein 20% dari total kalori harian.

2.4 Algoritma Genetika

Algoritma genetika (Genetic Algorithms, GAs) merupakan salah satu jenis algoritma evolusi yang paling popularHal ini dikarenakan

kemampuan algoritma genetika yang umumnya menyelesaikan berbagai kompleks, algoritma ini banyak digunakan dalam berbagai bidang seperti bidang fisika, biologi, ekonomi, sosiologi dan lain-lain yang sering menghadapi masalah optimasi yang memiliki model matematika kompleks atau sulit untuk dibangun (Mahmudy 2015).

Algoritma genetika merupakan suatu metode heuristic yang berkembang berdasarkan pinsip genetika dan proses seleksi alamiah dari teori evolusi Darwin (Zukhri, 2014). Tahapan algoritma genetika meliputi representasi kromosom, reproduksi yang terdiri dari crossover dan mutasi, menghitung fitness dan seleksi. Hal ini dapat dilihat pada Gambar 1



Gambar 1 Diagram Alir Algoritma Genetika

3. PERANCANGAN DAN **IMPLEMENTASI**

3.1 Perancangan

Diabetes mellitus merupakan penyakit yang sangat mematikan terutama penyakit tersebut telah berkomplikasi dengan penyakit lain terutama penyakit yang mematika lain seperti penyakit jantung dan stroke. (Prameswari, 2016) pasien yang menderita penyakit diabetes perlu memperbaiki gaya hidup dan melakukan diet yang tepat sehingga dapat mengurangi komplikasi penyakit pada diabetes serta dapat meringankan kondisi penderita penyakit diabetes. Diet penderita diabetes dilakukan dengan memperhatikan kebutuhan energi pasien. Kebutuhan energi didapatkan dengan perhitungan asupan karbohidrat, protein, dan lemak dengan tepat dan akurat. Perhitungan energi pasien dapat dilakukan dengan manual atau dengan bantuan sistem yang menerapkan suatu algoitma. Jika dilakukan dengan proses manual akan membutuhkan waktu yang lama terutama apabila bahan makanan yang tersedia sangat banyak dan diet diabetes setiap komplikasi memiliki kebutuhan yang berbeda.

Desain Kromosom 3.1.1

Desain atau representasi kromosom yang digunakan pada penelitian ini adalah representasi kromosom bilangan integer berbasis nomor makanan yang dibagi sesuai dengan jenis makanannya. Terdapat 15 gen penyusun kromosom setiap individu. 15 gen tersebut mewakili 5 gen untuk makan pagi, 5 gen untuk makan siang dan 5 gen makan malam. Masing-masing 5 gen terdiri dari sumber makanan pokok, sumber nabati, sumber hewani, sumber sayuran dan pelengkap. Setiap bahan makanan mengandung karbohidrat, protein dan lemak.

| | SP SN 1 Kb1 Pr1 L1 E2 Kb2 Pr2 L2 | | SH | | | | SS | | | | Р | | | | | | | | |
|----|----------------------------------|-----|----|----|-----|-----|----|----|-----|-----|----|----|-----|-----|----|----|-----|-----|----|
| E1 | Kb1 | Pr1 | L1 | E2 | Kb2 | Pr2 | L2 | E3 | Kb3 | Pr3 | L3 | E4 | КЬ4 | Pr4 | L4 | E5 | Kb5 | Pr5 | L5 |
| | | | | | | | | | | | | | | | | | | | |

Gambar 2 Desain Kromosom

Keterangan:

SP = Sumber Makanan Pokok

SS = Sumber Sayuran

SN = Sumber Nabati

P = Pelengkap

SH = Sumber Hewani

E1, E2, E3, E4, E5 = Berat Energi

L1,L2,L3,L4,L5 = Berat bobot lemak

Kb1,Kb2,Kb3,Kb4,Kb5 Berat bobot karbohidrat

Pr1,Pr2,Pr3,Pr4,Pr5 = Berat bobot protein Contoh representasi kromosom dapat dilihat pada Gambar 3

| | Makan pagi | | | | | Ma | kan Si | ang | Makan Malam | | | | | | |
|----|------------|----|----|---|---------------|----|--------|-----|-------------|----|----|----|----|---|--|
| SP | SN | SH | SS | Р | SP SN SH SS P | | | | | SP | SN | SH | SS | Р | |
| 22 | 2 1 13 5 4 | | | | 14 | 5 | 40 | 36 | 16 | 12 | 3 | 32 | 24 | 1 | |

Gambar 3 Contoh Desain Kromosom

3.1.2 Desain Fitness

Sebelum membahas desain fitness, terdapat perhitungan penalti yang nantinya akan digunakan dalam perhitungan fitness. Cara melakukan perhitungan penalti adalah menghitung selisih total kandungan kalori, gizi karbohidrat, protein, dan lemak dengan kandungan kalori, gizi seimbang karbohidrat, protein dan lemak. Cara perhitungan penalti adalah sebagai berikut.

Total penalti = penalti₁ + penalti₂ + penalti₃ + penalti₄ (9) Keterangan:

penalti₁= Penalti kalori

penalti₂= Penalti karbohidrat

penalti₃= Penalti protein

penalti₄= Penalti lemak

Penalti merupakan kondisi dimana terdapat nilai yang tidak sesuai dengan aturan. Penalti sangat penting dalam melakukan perhitungan diet diabetes mellitus komplikasinya. Terdapat beberapa aturan yang harus diterapkan dalam permasalahan optimasi makanan pada penderita diabetes mellitus dan komplikasinya yaitu kandungan karbohidrat, protein dan lemak tidak kurang atau lebih dari kandungan gizi seimbang kalori, karbohidrat, protein dan lemak. Untuk memenuhi aturan tersebut diperlukan bobot penalti.

Bobot penalti kalori, karbohidrat, protein, lemak mempunyai bobot yang berbeda. Bobot penalti kalori memiliki bobot terbesar karena kalori merupakan penalti yang sangat serius. Namun bobot karbohidrat, protein dan lemak memiliki bobot yang berbeda sesuai dengan penyakit komplikasi yang diderita. Hal ini berdasarkan pengetahuan pakar bahwa terdapat kondisi dimana penyakit komplikasi harus memenuhi kebutuhan wajib. Kondisi bobot penalti setiap komplikasi adalah

Komplikasi penyakit ginjal

Pada komplikasi dengan penyakit ginjal, kebutuhan protein merupakan kebutuhan yang sangat penting untuk diperhatikan. Sehingga nilai penalti dari pasien yang memiliki penyakit komplikasi ginjal adalah nilai $\alpha_1 = 3$, $\alpha_2 = 1$, $\alpha_3 = 3$ dan $\alpha_4 = 1$.

• Komplikasi penyakit jantung dan stroke

Pada komplikasi penyakit jantung dan stroke, kebutuhan makanan yang harus diperhatikan adalah lemak. Total lemak harus memenuhi kebutuhan lemak seimbang. Sehingga penalti penderita penyakit komplikasi jantung dan stroke adalah nilai $\alpha_1 = 3$, $\alpha_2 = 1$, $\alpha_3 = 1$ dan $\alpha_4 = 3$.

• Komplikasi penyakit mata, syaraf lambung dan tidak komplikasi

Penyakit diabetes mellitus yang berkomplikasi dengan penyakit mata, syaraf dan lambung serta tidak komplikasi hanya melakukan aturan total kalori tidak melebihi total kalori seimbang. Sehingga penalti pada penyakit komplikasi mata, syaraf, lambung, dan tidak berkomplikasi adalah $\alpha_1 = 3$, $\alpha_2 = 1$, $\alpha_3 = 1$ dan $\alpha_4 = 3$.

Setelah menghitung nilai penalti, selanjutnya menghitung nilai fitness dengan rumus

$$Fitness = \frac{1000}{(Penalti*100) + \sum harga}$$
 (10)

Pada rumus fitness terdapat angka 1000 yang artinya untuk menyetarakan harga dari bahan makanan berkisar antara ribuan. Selain itu terdapat jumlah harga yang diperoleh dari total harga semua bahan makan pada setiap kromosom. Pada penalti dikalikan 100 untuk memperbesar nilai dari penalti sehingga nilai fitnes yang dihasilkan akan kecil dan kemungkinan solusi terpilih akan kecil. Dalam penyelesaian permasalahan tersebut terdapat beberapa tahapan yang dilakukan yaitu

1. Tahapan Menghitung Kalori Harian

Contoh kasus implementasi algoritma genetika pada permasalahan optimasi makanan pada penderita diabetes mellitus dan komplikasi sebagai berikut.

Inisialisasi Parameter Awal

a. Data Pasien

Nama Pasien : Abdullah Jenis Kelamin: Laki-laki Usia : 52 Tahun Berat badan : 65 kg Tinggi Badan: 165 cm

Aktifitas : Keadaan istirahat

Komplikasi: Jantung

b. Parameter Algoritma Genetika

Jumlah Generasi = 1 Ukuran populasi (popsize) = 10 Crossover Rate (cr) = 0.5 Mutation Rate (mr) = 0.2

Menghitung Kalori harian

BBI = 0.9*(165-100)*1kg=58.50kg IMT = $65/(1.65)^2 = 23.875115$ kg

AMB Pria = $58.50 \text{ kg} \times 30 \text{ Kkal/kg} = 1755$

Kkal

AMB Umur= -5% x 1755 Kkal = 87.75 Kkal

TEE ringan = 10% x 1755Kkal = 175.5 Kkal

AMB Berat badan = 20 % x 1755 Kkal = 351 Kkal

Sehingga total kalori harian yang dibutuhkan oleh pasien diabetes mellitus adalah

Total Kalori = 1755 - 87.75 + 175.5 + 351 = 2193.75 Kkal

Karbohidrat (Kkal) = 68% x 2193.75 Kkal = 1491.75 Kkalatau 372.9375

> gr • (Vlsal) /

Protein (Kkal) = 30% x 2193.75 Kkal = 658.125 Kkalatau 164.5313

gr

Lemak (Kkal)= 12% x 2193.75 Kkal = 263.25 Kkal atau 29.22075

gr

Dari perhitungan kalori harian diperoleh kebutuhan karbohidrat 372.9375 gram, Protein 164.5313 gram, dan lemak 29.22075 gram.

2. Inisialisasi Populasi Awal

Sebelum melakukan inisialisasi populasi awal dilakukan representasi kromosom terlebih dahulu. Representasi kromosom pada permasalahan ini dapat dilihat pada Gambar 4

| | Ma | kan p | agi | | | Ma | kan Si | ang | Makan Malam | | | | | |
|----|----|-------|-----|---|----|---------------|--------|-----|-------------|----|----|----|----|---|
| SP | SN | SH | SS | Р | SP | SN | SH | SS | Р | SP | SN | SH | SS | Р |
| 22 | 1 | 13 | 5 | 4 | 14 | 14 5 40 36 16 | | | | | 3 | 32 | 24 | 1 |

Gambar 4 Representasi Kromosom

Dari contoh representasi kromosom individu Gambar 3 dapat dilihat bahwa kromosom dibagi menjadi 15 gen penyusun yang terdiri dari 5 gen makan pagi, 5 gen makan siang dan 5 gen makan malam. Masing-masing 5 gen mewakili sumber makanan pokok, sumber nabati, sumber hewani, sumber sayuran dan pelengkap atau buah-buahan. Setelah melakukan representasi kromosom selanjutnya melakukan inisialisasi populasi awal. Inisialisasi populasi awal dilakukan dengan

mengacak menu makanan dalam individu namun sesuai dengan batas masing-masing menu. Individu yang dibentuk sesuai dengan jumlah populasi awal yaitu 10.

3. Crossover

Crossover merupakan salah satu tahap reproduksi yang berfungsi untuk menhasilkan keturunan. Crossover yang digunakan adalah one-cut point. Crossover tersebut dilakukan dengan memilih 2 parent secara acak dari individu, menentukan titik potong secara random, dan menukar gen-gen dalam kromosom yang dibatasi titik potong. Langkahlangkah tersebut dapat dilihat pada Gambar 5 dan 6.

| P4 | 15 | 12 | 5 | 35 | 15 | 2 | 10 | 35 | 17 | 31 | 6 | 4 | 23 | 14 | 22 |
|----|----|----|----|----|----|---|----|----|----|----|---|----|----|----|----|
| P7 | 20 | 9 | 45 | 18 | 14 | 4 | 6 | 43 | 27 | 25 | 5 | 11 | 34 | 23 | 38 |

Gambar 5 Parent Crossover

| Offspring 1 | | | | | | | | | | | | | | | |
|-------------|----|---|----|----|----|---|---|----|----|----|---|---|----|----|----|
| Offsping 2 | 20 | 9 | 45 | 18 | 14 | 4 | 6 | 35 | 17 | 31 | 6 | 4 | 23 | 14 | 22 |

Gambar 6 Child Crossover

4. Mutasi

Mutasi yang digunakan adalah reciprocal exchange mutation yang dilakukan dengan memilih satu parent secara acak, memilih dua titik secara acak namun harus sumber makanan yang sama dan menukar masing-masing titik. Mutasi dapat dilihat pada gambar Gambar 7 dan 8

| P2 | 1 | 3 | 21 | 33 | 5 | 22 | 9 | 11 | 14 | 29 | 7 | 6 | 44 | 12 | 2 |
|------------------------|---|---|----|----|---|----|---|----|----|----|---|---|----|----|---|
| Gambar 7 Parent Mutasi | | | | | | | | | | | | | | | |
| C6 | | | | | | | | | | | | | | | |
| Gambar 8 Child Mutasi | | | | | | | | | | | | | | | |

5. Evaluasi

Evaluasi dilakukan untuk menghitung fitness dari seluruh individu baik parent maupun child yang dihaslkan. Perhitungan fitness dapat dilihat pada persamaan 10. Adapun hasil evaluasi dapat dilihat pada Tabel 3.

Tabel 3 Hasil Evaluasi

| Individu | Total pinalti | Total harga | fitness |
|----------|---------------|-------------|----------|
| P1 | 1070.784 | 28650 | 0.000349 |
| P2 | 802.902 | 36450 | 0.000274 |
| P3 | 539.235 | 33913 | 0.000295 |
| P4 | 772.103 | 35950 | 0.000278 |
| P5 | 627.321 | 29650 | 0.000337 |
| P6 | 740.399 | 32650 | 0.000306 |
| P7 | 395.388 | 23980 | 0.000417 |
| P8 | 407.135 | 24530 | 0.000408 |
| P9 | 680.865 | 26700 | 0.000374 |

| P10 | 642.623 | 32500 | 0.000308 |
|-----|---------|-------|----------|
| C1 | 475.965 | 32050 | 0.000312 |
| C2 | 198.933 | 26980 | 0.000371 |
| C3 | 471.608 | 26350 | 0.000379 |
| C4 | 934.938 | 33800 | 0.000296 |
| C5 | 205.995 | 30350 | 0.000329 |
| C6 | 830.283 | 35650 | 0.000280 |
| C7 | 469.456 | 29350 | 0.000341 |

6. Seleksi

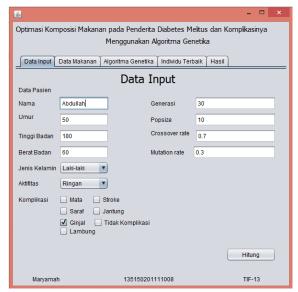
Seleksi dilakukan menggunakan seleksi elitism dimana seleksi dilakukan dengan memilih individu yang memiliki fitness tertinggi sejumlah popsize. Hasil seleksi dapat dilihat pada Tabel 4.

Tabel 4 Hasil Seleksi

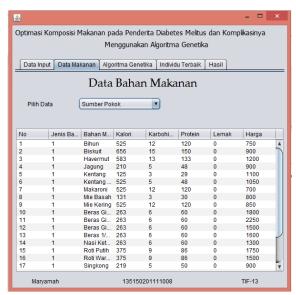
| Individu | Fitness |
|----------|----------|
| P7 | 0.000417 |
| P8 | 0.000408 |
| C3 | 0.000379 |
| C2 | 0.000371 |
| P1 | 0.000349 |
| C7 | 0.000341 |
| P5 | 0.000337 |
| C5 | 0.000329 |
| C1 | 0.000312 |
| P10 | 0.000308 |

3.2 Implementasi

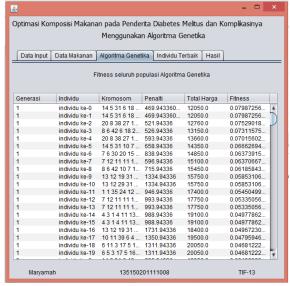
Implementasi pada permasalahan pemilihan menu optimal pada penderita mellitus menggunakan pemrograman java. Terdapat 5 UI yang ditampilkan. Tampilan beranda berisi data input. Tampilan kedua menampilkan data makanan, tampilan ketiga menampilkan history individu dalam populasi setiap generasi memiliki kromosom, penalty dan nilai fitness. Tampilan keempat menampilkan individu terbaik dan yang terakhir menampilkan data pasien yang diinputkan sebelumnya lalu kebutuhan kalori, karbohidrat, protein, dan lemak seimbang pasien serta menu makanan dalam sehari. Adapun tampilan dapat dilihat pada Gambar 9 sampai Gambar 13.



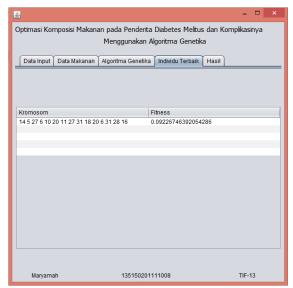
Gambar 9 Halaman Data Input



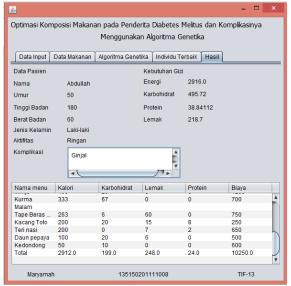
Gambar 10 Halaman Data Makanan



Gambar 11 Halaman Algoritma Genetika



Gambar 12 Halaman Individu Terbaik



Gambar 13 Halaman Hasil

4. PENGUJIAN DAN ANALISIS

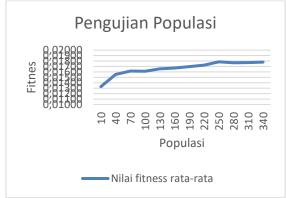
Pengujian dilakukan dengan empat tahap yaitu pengujian populasi, pengujian kombinasi crossover dan mutation rate, pengujian generasi, dan pengujian kromosom.

4.1 Pengujian Populasi

Pengujian populasi digunakan untuk mencari populasi yang optimal. Pengujian populasi dilakukan dengan 5 kali pencobaan lalu dihitung rata-rata fitness yang didapat. Pada pengujian populasi dilakukan dengan input generasi sebesar 30, cr = 0.5 dan mr=0.5. Selain itu data pasien menggunakan tinggi badan 180 cm, berat badan 60 cm, umur 50 tahun, aktifitas ringan, dan komplikasi adalah ginjal. Hasil pengujian populasi dapat dilihat pada Tabel 5.

Tabel 5 Hasil Pengujian Populasi

| Po | | N | ilai Fitn | ess | | Nilai |
|----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-------|-------------------|
| p siz | | Pe | ercobaan | ke | | fitnes s rata- |
| e | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | rata |
| 10 | 0.01 | 0.01 | 0.01 4 | 0.01 | 0.015 | 0.013 |
| 40 | 0.01 | 0.01 6 | 0.01 6 | 0.01 6 | 0.015 | 0.015 5 |
| 70 | 0.01 | 0.01 7 | 0.01 6 | 0.01 6 | 0.016 | 0.016 1 |
| 10 0 | 0.01 | 0.01 6 | 0.01 7 | 0.01 6 | 0.017 | 0.016 1 |
| 13 0 | 0.01 | 0.01 6 | 0.01 | 0.01 6 | 0.016 | 0.016 6 |
| 16 0 | 0.01 | 0.01 | 0.01 7 | 0.01 | 0.016 | 0.016 7 |
| 19 0 | 0.01 | 0.01 6 | 0.01 7 | 0.01 | 0.018 | 0.017 |
| 22 0 | 0.01 7 | 0.01 | 0.01 | 0.01 7 | 0.016 | 0.017 |
| 25 0 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 | 0.017 9 |
| 28 0 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 7 | 0.018 | 0.017 7 |
| 31 0 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 | 0.017 7 |
| 34 0 | 0.01 | 0.01 | 0.01 7 | 0.01 | 0.018 | 0.017 8 |



Gambar 14 Grafik Pengujian Populasi

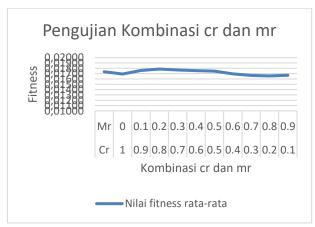
Berdasarkan hasil pengujian populasi Gambar 14 menunjukkan bahwa bertambahnya jumlah populasi rata-rata nilai fitness cenderung meningkat. Pada pengujian pertama jumlah popsize 10 memiliki fitness yang paling rendah yaitu 0.0133 dan jumlah populasi yang optimal adalah 250 dengan nilai rata-rata fitness 0. 0179. Dari hasil tersebut menunjukkan bahwa semakin banyak jumlah populasi maka fitness yang diperoleh akan cenderung meningkat.

4.2 Pengujian Kombinasi Crossover Rate dan Mutation Rate

Setelah menemukan jumlah populasi (popsize) yang paling optimal, perlu melakukan percobaan untuk mengetahui kombinasi crossover rate dan mutation rate yang optimal. Pada pengujian ini menggunakan populasi dengan rata-rata fitness yang memiliki jumlah populasi tertinggi yaitu 250 individu dalam pengujian populasi. Hasil pengujian crossover rate dan mutation rate dapat dilihat pada Tabel 6 berikut.

Tabel 6 Hasil Pengujian Kombinasi Crossover dan Mutation Rate

| Mutation Kate | | | | | | | | |
|---------------|---------|-----------|-----------------|-----------|-----------|-----------|------------|--|
| Kombin asi | | Nilai I | Nilai | | | | | |
| | | Perco | fitnes rata- | | | | | |
| Cr | M r | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | rata | |
| 1 | 0 | 0.01 7 | 0.01 7 | 0.01 8 | 0.01 8 | 0.01 8 | 0.01 74 | |
| 0. | 0. | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | |
| 9 | 1 | 6 | 6 | 6 | 8 | 8 | 69 | |
| 0. | 0. | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | |
| 8 | 2 | 8 | 8 | 8 | 8 | 7 | 76 | |
| 0. | 0. | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | |
| 7 | 3 | 8 | 8 | 8 | 8 | 8 | 79 | |
| 0. | 0. | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | |
| 6 | 4 | 8 | 7 | 8 | 8 | 8 | 77 | |
| 0. | 0. | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | |
| 5 | 5 | 7 | 8 | 8 | 8 | 8 | 76 | |
| 0. | 0. 6 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 7 | 0.01 75 | |
| 0. | 0. | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | |
| 3 | 7 | 8 | 6 | 7 | 7 | 7 | 70 | |
| 0. | 0. | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | |
| 2 | 8 | 6 | 7 | 7 | 6 | 7 | 67 | |
| 0. | 0. | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | |
| 1 | 9 | 6 | 7 | 7 | 6 | 7 | 66 | |
| 0 | 1 | 0.01 7 | 0.01 7 | 0.01 7 | 0.01 6 | 0.01 6 | 0.01 67 | |



Gambar 15 Grafik Pengujian Kombinasi Crossover dan Mutation Rate

Dari hasil pengujian crossover rate dan

mutation rate pada Gambar 15 didapatkan hasil bahwa kombinasi crossover rate 0.7 dan mutation rate 0.3 adalah kombinasi crossover rate dan mutation rate yang paling optimal. Kombinasi tertinggi kedua adalah kombinasi cr=0.8 dan mr=0.2, ketiga cr=0.6 dan mr=0.4 dan yang terendah adalah kombinasi cr=0 dan mr=1. Sehingga kombinasi cr dan mr yang paling optimal adalah kombinasi cr=0.7 dan mr=0.3.

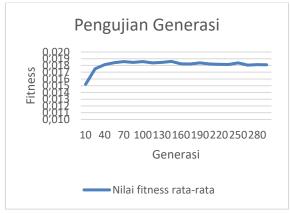
4.3 Pengujian Generasi

Pengujian dilanjutkan dengan melakukan uji coba untuk mengetahui generasi yang paling optimal. Pengujian yang dilakukan hampir sama dengan pengujian populasi dan crossover rate serta mutation rate namun populasi, crossover rate dan mutation rate yang digunakan yaitu populasi = 130, crossover rate = 0.7 dan mutation rate = 0.3. Hasil dari pengujian generasi dapat dilihat pada Tabel 7 berikut.

Tabel 7 Hasil Pengujian Generasi

| Ukura | | Nilai | | | | |
|--------|------|--------|------|------|------|-------|
| n | | fitnes | | | | |
| genera | | | | | | S |
| si | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | rata- |
| 51 | | | | | | rata |
| 10 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.015 |
| 10 | 5 | 5 | 6 | 5 | 5 | 2 |
| 25 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.017 |
| 23 | 7 | 8 | 8 | 8 | 7 | 5 |
| 40 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 40 | 8 | 8 | 8 | 8 | 8 | 1 |
| 55 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 33 | 9 | 8 | 8 | 9 | 8 | 4 |
| 70 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 70 | 9 | 9 | 8 | 9 | 9 | 6 |
| 85 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 63 | 9 | 8 | 8 | 9 | 8 | 5 |
| 100 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 100 | 9 | 8 | 9 | 9 | 9 | 6 |
| 115 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 113 | 8 | 8 | 8 | 9 | 8 | 4 |
| 130 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 130 | 8 | 9 | 8 | 9 | 8 | 5 |
| 145 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 143 | 9 | 9 | 9 | 9 | 9 | 6 |
| 160 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 100 | 8 | 8 | 9 | 9 | 8 | 2 |
| 175 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 173 | 9 | 9 | 8 | 9 | 7 | 2 |
| 190 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 190 | 8 | 8 | 8 | 9 | 9 | 4 |
| 205 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 203 | 8 | 8 | 8 | 8 | 8 | 2 |
| 220 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 220 | 9 | 7 | 8 | 9 | 8 | 2 |
| 235 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.01 | 0.018 |
| 233 | 9 | 8 | 7 | 8 | 8 | 1 |

| 250 | 0.01 8 | 0.01 8 | 0.01 9 | 0.01 8 | 0.01 8 | 0.018 4 |
|-----|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|------------|
| 265 | 0.01 8 | 0.01 8 | 0.01 9 | 0.01 8 | 0.01 7 | 0.018 |
| 280 | 0.01 9 | 0.01 8 | 0.01 8 | 0.01 8 | 0.01 7 | 0.018 |
| 295 | 0.01 8 | 0.01 7 | 0.01 8 | 0.01 9 | 0.01 8 | 0.018 |

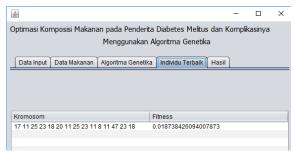


Gambar 16 Pengujian Generasi

Dari hasil pengujian generasi pada Gambar 16 didapatkan bahwa generasi terbaik adalah generasi 145 dengan rata-rata fitnes 0.0186001. Hasil pengujian generasi juga dapat dilihat pada Gambar 6.3 yang menunjukkan bahwa rata-rata fitnes semakin meningkat dengan bertambahnya jumlah generasi namun mulai generasi 55 sampai generasi 250 memiliki ratarata fitnes meningkat dan menurun serta puncak tertinggi generasi adalah 145. Setelah mendapatkan nilai tertinggi rata-rata fitness menurun dan agak meningkat pada generasi 190 namun kembali menurun lagi di generasi selanjutnya. Pada generasi 250 memiliki kenaikan fitness yag hampir sama dengan 190 namun kembali menurun. Sehingga generasi paling optimal dalam permasalahan ini adalah 145.

4.4 Pengujian Kromosom

Pengujian kromosom merupakan pengujian yang dilakukan untuk menguji kromosom yang sudah dirancang sesuai atau tidak dengan permasalahan yang diteliti. Kromosom dikatakan sesuai jika jumlah gen dalam kromosom berjumlah 15 dan masingmasing nilai gen tidak melebihi batas dari jumlah makanan. Hasil pengujian kromosom dapat dilihat pada Gambar 17.



Gambar 17 Pengujian Kromosom

Masing-masing bahan makanan memiliki jumlah bahan yang berbeda-beda yaitu 22 bahan makanan pokok, 12 bahan makanan nabati, 48 bahan makanan hewani, 36 bahan makanan sayuran dan 38 bahan makanan pelengkap (buah). Setiap gen dalam kromosom wajib tidak melebihi jumlah atau menu yang dihasilkan akan tidak sesuai dengan kebutuhan atau menu yang akan dirancang. Pada Tabel 6.4 sumber pokok memiliki gen 17, 20 dan 8. Ketiga gen tersebut tidak melebihi batas jumlah makanan pokok yakni 22 sehingga sumber pokok sesuai. Pada sumber nabati terdiri dari gen bernomor 11, 11, 11 ketiganya tidak melebihi jumlah sumber nabati sehingga gen sumber nabati sesuai. Pada sumber hewani terdiri dari gen 25, 25, 47 yang ketiganya juga sesuai. Sumber sayuran memiliki gen 23, 23, 23 yang ketiganya tidak melebihi batas dan sumber pelengkap yang terdiri dari 18, 11, 18 dimana ketiganya tidak memiliki batas. Sehingga dapat disimpulkan bahwa perancangan kromosom yang dilakukan pada komposisi makanan sudah sesuai.

5. KESIMPULAN DAN SARAN

Kesimpulan yang didapat adalah bahwa dengan menggunakan algoritma genetika dalam pengoptimalkan penyusunan menu makanan bagi penderita penyakit diabetes mellitus dan komplikasinya memperoleh hasil populasi yang paling optimal adalah 250 individu, kombinasi cr = 0.7 dan mr = 0.3 serta generasi optimal berjumlah 145 generasi dengan fitness 0.01857.

Saran yang dapat dilakukan dalam pengembangan selanjutnya yaitu dengan menerapkan metode crossover dan mutasi yang lain sehingga membandingkan hasil mana yang lebih optimal. Algoritma genetika merupakan algoritma berbasis global search dalam menyelesaikan masalah. Jika algoritma tersebut dihibrid dengan algoritma local serach seperti *Variable Neighborhood Search*, *Simulated Annealing*, atau metode yang lain dapat

menghasilkan hasil yang lebih optimal.

6. DAFTAR PUSTAKA

- Mahmudy, W. F. (2015). *Algoritma Genetika*. Malang: Fakultas Ilmu Komputer.
- Prameswari, d. (2016, November 11). Penyakit Diabetes Mellitus dan Komplikasinya.
- Prameswari, d. (2016, November 11). Penyakit Diabetes Mellitus dan Komplikasinya. Malang.
- Ramuna, M., & Mahmudy, W. F. (2015).

 Optimasi persediaan barang dalam produksi jilbab menggunakan algoritma genetika. DORO: Repository Jurnal Mahasiswa PTIIK Universitas Brawijaya, 5, 14.
- Rianawati, A., & Mahmudy, W. F. (2015). Impelementasi Algoritma Genetika untuk Optimasi Komposisi Makanan bagi Penderita Diabetes Mellitus. *V*, 14.

- Saputro, H., & Mahmudy, W. F. (2015).

 Implementasi Algoritma Genetika
 untuk optimasi penggunaan lahan
 pertanian. DORO: Repository Jurnal
 Mahasiswa PTIIK Universitas
 Brawijaya, 5, 12.
- Sari, D., & Mahmudy, W. F. (2015). Optimasi penjadwalan mata pelajaran menggunakan algoritma genetika (studi kasus : SMPN 1 Gondang Mojokerto). DORO: Repository Jurnal Mahasiswa PTIIK Universitas Brawijaya, 5, 13.
- Susilo, d., & Wulandari, A. (2011). *Cara Jitu Mengatasi Diabetes Melitus (Kencing Manis)*. Yogyakarta: Andi.
- Sutanto. (2010). *CEKAL* (*Cegah & Tangkal*) *Penyakit Modern*. Yogyakarta: Andi.
- Tandra, P. (2013). *Life Healty with Diabetes Diabetes Mengapa & Bagaimana?* Yogyakart: Andi.
- Zukhri, Z. (2014). *Algoritma Genetika*. Yogyakarta: Andi Yogyakarta.