

Makalah Publikasi_17523079

by John Doe

Submission date: 27-Nov-2021 07:19PM (UTC+0700)

Submission ID: 1713520146

File name: Makalah_Publikasi_17523079.pdf (342.24K)

Word count: 3482

Character count: 21535

Penerapan Metode Algoritma Genetika Dalam Penyelesaian *Boolean Satisfiability Problem* Menggunakan Java

Abstract—*Boolean Satisfiability Problem* (SAT Problem) merupakan salah satu konsep logika matematika untuk menentukan apakah suatu formula bisa disebut formula yang *satisfiable* atau *unsatisfiable* dengan memberi nilai dari setiap simbol bilangan proposisi. Dalam penelitian ini dilakukan implementasi Algoritma Genetika untuk menyelesaikan SAT Problem menggunakan bahasa pemrograman JAVA. Setelah dilakukan pengujian, hasil yang didapatkan adalah sistem dengan penerapan Algoritma Genetika ini mampu menyelesaikan SAT Problem dalam bentuk CNF file 50 variabel dan 80 klausa dengan waktu yang singkat dalam hitungan detik.

Keywords—Algoritma Genetika, SAT Problem, CNF file.

I. PENDAHULUAN

Setiap masalah yang ditemukan dalam kehidupan sehari-hari memerlukan langkah-langkah atau cara dalam penyelesaiannya. Contoh seperti saat pemuda mengerjakan ujian, pemuda tersebut akan memilih mengerjakan soal mulai dari tingkat kesulitan paling ringan dahulu agar mendapatkan hasil maksimum serta dapat menyelesaikan soal dalam waktu pengerjaan yang sudah ditentukan.

Dalam teori matematika dan ilmu komputer, untuk menyelesaikan sebuah permasalahan memerlukan sebuah algoritma atau cara penyelesaian tertentu. Contoh pada dunia komputer, agar dapat menyelesaikan masalah menggunakan komputer, diperlukan sebuah Langkah-langkah perumusan penyelesaian (algoritma). Kemudian mengukur seberapa efisien suatu algoritma tersebut, dengan cara membandingkan beberapa metode algoritma yang ditemukan atau dibuat menggunakan *time complexity* dan *space complexity*. *Time complexity* yaitu mengukur seberapa lama waktu yang dibutuhkan suatu algoritma dalam menyelesaikan masalah, sedangkan *space complexity* yaitu seberapa besar memori yang digunakan dalam menyelesaikan suatu masalah[15].

Boolean Satisfiability Problem (SAT Problem) adalah konsep logika matematika untuk menentukan apakah suatu bilangan proposisi bersifat *satisfiable* atau *unsatisfiable* dengan memberikan nilai di setiap simbol proposisi pada logika Boolean[1]. Dengan kata lain SAT problem juga bisa diartikan sebagai salah satu logika matematika yang menentukan sebuah formula pada logika Boolean merupakan komposisi yang *satisfiable* atau *unsatisfiable*[2]. Formula yang digunakan untuk menyelesaikan SAT Problem dengan SAT Solver adalah formula proposisi dalam bentuk Conjunctive Normal Form.

CNF (Conjunctive Normal Form) adalah salah satu formula proposisi dalam bentuk normal form yang memiliki unsur berupa variabel negasi, operator or(\vee) dan operator and(\wedge). Tingkat kompleksitas untuk menyelesaikan SAT Problem adalah 2^n [3]. 'n' pada logika proposisi ini memiliki artian banyaknya jumlah variabel. Dengan contoh untuk menentukan apakah logika proposisi $A \vee B$ adalah *satisfiable*,

maka dibutuhkan kompleksitas $4^n = 4^4 = 16$. Proposisi tersebut memiliki jumlah 4 variabel. Jika proposisi tersebut memiliki 10 variabel maka kompleksitasnya sebesar $4^n = 4^{10} = 1048576$.

SAT Problem sendiri termasuk dalam permasalahan yang tergolong *Non Polinomial Complete*[4]. Karena SAT Problem tergolong dalam permasalahan *Non Polinomial Complete*, artinya SAT Problem memiliki kompleksitas yang sangat besar. Sehingga akan sulit jika diselesaikan dengan cara perhitungan manual, dan disisi lain juga akan membutuhkan waktu yang cukup lama.

Ada dua pendekatan yang secara umum digunakan untuk memecahkan permasalahan SAT Problem, yaitu dengan menggunakan teknik optimasi dan kerangka teori genetika atau algoritma evolusioner, yang mana akan menjadi dasar metode algoritma genetika[5]. Disini metode algoritma genetika dianggap lebih cepat untuk menyelesaikan permasalahan SAT Problem dibandingkan dengan metode lainnya.

Dalam teori algoritma genetika terdapat fungsi fitness yang merupakan bagian dari proses encoding yang berfungsi untuk menentukan nilai fit dari setiap kromosom. Pada proses tersebut terdapat beberapa faktor mulai dari inisialisasi, regenerasi yang didalamnya meliputi (seleksi, crossover, mutasi), replacement dan terminasi atau perulangan[6].

Berdasarkan keterangan diatas maka makalah penelitian ini bertujuan untuk mengimplementasikan konsep Algoritma Genetika dalam menyelesaikan SAT Problem menggunakan bahasa JAVA. Pada sebelumnya sudah pernah dilakukan penelitian dengan kasus SAT Problem menggunakan konsep pendekatan menggunakan Algoritma Genetika dengan menerapkan *Single Point Crossover* dan *Bit Flip Mutation*. Sehingga pada penelitian ini diharapkan penggunaan konsep pendekatan menggunakan algoritma Genetika dengan menerapkan *Two Point Crossover* dan *Swap Mutation* mampu menyelesaikan kasus SAT Problem dengan lebih baik dan Optimal.

II. LANDASAN TEORI

A. Tinjauan Pustaka

Berikut ini adalah penelitian yang pernah dilakukan pada sebelumnya mengenai *Boolean Satisfiability Problem*, yang mana teori ini bertujuan untuk menjadi dasar dan acuan dalam penelitian yang akan dikembangkan.

1. Berikut adalah rangkuman penelitian oleh E. Marchiori and C. Rossi yang berjudul "A Flipping Genetic Algorithm for Hard 3-SAT Problem"[7]. Penelitian tersebut berisi tentang pengembangan SAT Solver menggunakan Algoritma Genetika murni dengan hasil/keluaran adalah eskak, bukan pendekatan. Algoritma yang digunakan dalam menyelesaikan SAT Problem

pada penelitian ini bukanlah Algoritma Genetika murni, melainkan kombinasi antara Algoritma Genetika dengan Algoritma Pencarian Lokal. Pada penelitian ini struktur Algoritma Genetika yang digunakan adalah sebagai berikut:

- Setiap kromosom merepresentasikan dari setiap calon solusi.
 - *Fitness* merepresentasikan jumlah klausa dengan nilai benar dalam suatu kromosom.
 - GA type merepresentasikan fungsi untuk meneruskan 2 kromosom dengan nilai *fitness* terbaik ke generasi selanjutnya.
 - *Genetic Operator* merepresentasikan fungsi *crossover* dan *mutation*.
2. Selanjutnya adalah penelitian yang dilakukan oleh Ines Lynce dan Joel Ouknine dengan judul “*Sudoku as SAT Problem*”[8]. Penelitian tersebut dilakukan untuk mengatasi permasalahan dalam penyelesaian permainan Sudoku menggunakan penalaran, bukan pencarian. Dalam penelitian tersebut masalah yang diselesaikan diubah dalam bentuk *Conjunctive Normal Form* (CNF) dan kemudian diselesaikan menggunakan SAT Solver. Untuk memecahkan teka-teki sudoku tersebut, setiap masalah diselesaikan dengan empat konfigurasi yang berbeda. Pada setiap konfigurasi terdapat teknik penyederhanaan yang paling sering digunakan, yaitu *unit propagation*. Keempat konfigurasi tersebut adalah sebagai berikut:
 - Unit propagation (up).
 - *Unit propagation* dan *failed literal rule* (up+flr).
 - *Unit propagation* dan *hyper-binary resolution* (up+hyper).
 - *Unit propagation* dan *binary failed literal rule* (up+binflr).
 3. Penelitian yang dilakukan oleh Dicky Puja Pratama dengan judul “*PENYELESAIAN BOOLEAN SATISFIABILITY PROBLEM DENGAN ALGORITMA DAVIS PUTNAM LOGEMANN LOVELAND (DPLL) MENGGUNAKAN JAVA*”[9] dan Penelitian yang dilakukan oleh T.Hidayat dan A. Bahariyanto Irhasni yang berjudul “*SAT Solver dengan DPLL dalam Pemrograman Deklaratif*”[10]. Penelitian tersebut berisi tentang pengembangan SAT Solver menggunakan algoritma DPLL dengan bahasa prolog dan bahasa JAVA.
 4. Penelitian yang dilakukan oleh M. Arnesz Setiawan dengan judul “*Solusi pendekatan SAT Problem dengan Algoritma Genetika*”[11]. Penelitian tersebut berisi tentang pengembangan SAT Solver menggunakan pemrograman JAVA dan konsep pendekatan solusi menggunakan

Single Point Crossover dan *Bit Flip Mutation* Algoritma Genetika.

B. Dasar Teori

a. Boolean Satisfiability Problem (SAT Problem)

Boolean Satisfiability Problem (SAT Problem) adalah permasalahan tentang apakah sebuah formula logika *boolean* (proposisi) yang diberikan dengan operasi *boolean* seperti *AND*, *OR*, dan *NOT*, dan jika masing-masing variabelnya diberikan nilai *true* atau *false* maka dapat menghasilkan nilai *true*[12]. Dengan kata lain SAT Problem merupakan proses untuk mengetahui apakah sebuah formula logika *boolean* adalah sebuah formula yang *satisfiable* atau *unsatisfiable*. Yang mana sebuah formula logika *boolean* dikatakan sebagai formula yang *satisfiable* apabila terdapat rangkaian nilai kebenaran pada komponen (variabel) penyusunnya yang membuat formula menjadi benar TRUE dan sebaliknya jika komponen (variabel) penyusunnya membuat formula menjadi FALSE maka disebut *unsatisfiable*[2].

b. Non Polynomial-Complete

Non Polynomial-Complete (NP-Complete) adalah salah satu algoritma yang termasuk dalam Non Polynomial (NP). Algoritma Non Polynomial adalah algoritma yang kompleksitas waktu kasus terburuknya tidak dibatasi oleh fungsi polinomial dari ukuran masukannya[13]. Sedangkan yang dimaksud dengan NP-Complete adalah suatu permasalahan NP yang dapat dikurangi ke dalam waktu polinomial[14]. Fungsi polinomial sendiri berarti persamaan yang memiliki pangkat tertinggi pada suatu variabel. Pangkat tertinggi pada sebuah polinomial adalah derajat. Misalnya sebuah persamaan dengan suku banyak yaitu x^3-x+3 , suku banyak tersebut memiliki derajat 3.

c. Algoritma Genetika

Algoritma Genetika adalah suatu algoritma komputer yang terinspirasi dari teori evolusi Darwin. Algoritma ini dikembangkan oleh Goldberg yang menyatakan konsep algoritma genetika adalah ilmu komputasi untuk menyelesaikan suatu permasalahan untuk mencari solusi dengan cara yang alami. Algoritma Genetika merupakan tipe algoritma evolusioner yang paling sering dan banyak diimplementasikan pada permasalahan yang kompleks seperti masalah optimasi dengan model matematikanya yang sangat kompleks. Waktu komputasi yang diperlukan Algoritma Genetika juga cenderung stabil.

Susunan terkecil dari algoritma Genetika adalah karakter, simbol, atau bilangan dari sebuah permasalahan. Susunan terkecil ini merupakan sebuah nilai yang disebut gen atau alel. Rangkaian gen atau alel merupakan penyusun suatu kromosom. Rangkaian kromosom disebut dengan populasi. Setiap kromosom merupakan representasi dari sebuah solusi.

d. Conjunctive Normal Form

Formula CNF (*Conjunctive Normal Form*) adalah suatu formula yang telah memenuhi syarat sebagai formula normal form. Syarat formula bisa disebut sebagai normal form adalah sebagai berikut[16]:

1. Dalam sebuah formula memiliki operator \wedge , \vee , dan \sim .
2. Dan operator \sim hanya bisa diterapkan pada bilangan proposisi.

Formula berikut adalah contoh-contoh formula CNF yang memenuhi syarat umum digunakan:

1. $w \wedge x$
2. $w \wedge (y \vee \sim z)$
3. $w \wedge x \wedge (\sim w \vee \sim x)$
4. $(w \vee \sim x) \vee (y \vee \sim z)$
5. $(w \vee \sim x) \wedge x \wedge (\sim w \vee \sim y)$
6. $(w \vee \sim x) \vee (y \vee \sim z) \wedge (x \vee z)$
7. $(w \vee \sim x) \wedge (x \vee \sim y) \wedge (y \vee \sim w)$

Dari contoh diatas seperti nomor 4 yang dimaksud dengan literal adalah a, $\sim b$, c, dan $\sim d$. Sedangkan yang dimaksud dengan klausa adalah $(a \vee \sim b)$ dan $(c \vee \sim d)$.

e. JAVA

JAVA adalah bahasa pemrograman komputer tingkat tinggi yang berorientasi objek. Program java tersusun atas bagian-bagian yang disebut dengan kelas. Kelas terdiri dari metode-metode yang melakukan pekerjaan dan mengembalikan informasi setelah melakukan tugasnya. Pada setiap kelas juga terdapat atribut tentang sifat-sifat yang berupa nilai atau kondisi yang dimiliki kelas tersebut.

f. Netbeans IDE

Netbeans adalah suatu proyek yang disponsori oleh Sun Microsystem sejak tahun 2000. Pada proyek tersebut dihasilkan dua produk yang terdiri dari Netbeans IDE dan Netbeans Platform. Netbeans IDE adalah produk yang digunakan untuk melakukan pemrograman, baik menulis kode, mengompilasi, mencari kesalahan, dan mendistribusikan program. Sedangkan Netbeans Platform adalah sebuah modul untuk kerangka awal dalam membangun aplikasi desktop berskala besar. Netbeans merupakan salah satu IDE yang dapat digunakan untuk menulis pemrograman JAVA. Disisi lain, Netbeans juga menyediakan paket *resourch* yang lengkap dalam melakukan pemrograman, mulai dengan pemrograman standart, pemrograman perangkat mobile dan enterprise yang mampu beroperasi di berbagai platform.

III. HASIL DAN PEMBAHASAN

Untuk menunjang penelitian yang akan dilakukan tentu perlu suatu metodologi agar penyelesaian makalah dan tugas akhir berjalan dengan baik dan terstruktur. Metodologi yang digunakan adalah:

A. Pengambilan Data

Data yang akan digunakan untuk melakukan penelitian diambil melalui internet pada tautan berikut (<https://people.sc.fsu.edu/~jburkardt/data/cnf/cnf.html>). Tautan tersebut berisi tentang file CNF yang akan digunakan untuk menyelesaikan SAT Problem dengan SAT Solver.

B. Analisis Kebutuhan

Dalam sistem yang akan dibangun diperlukan sebuah masukan berupa data yang akan digunakan untuk menunjang proses yang akan dijalankan. Adapun proses yang dilakukan adalah sebagai berikut:

- Proses membaca data masukan logika proposisi dalam bentuk CNF (*Conjunctive Normal Form*).
- Proses inisiasi kromosom.
- Proses evaluasi kromosom untuk menghitung nilai *fitness*.
- Proses seleksi kromosom.
- Proses *crossover* menggunakan *Two Point Crossover*.
- Proses mutase menggunakan *Swap Mutation*.
- Proses regenerasi.
- Proses perulangan hingga menghasilkan kromosom terbaik.

C. Rancangan Pemodelan

Dilakukan perancangan model Algoritma Genetika untuk menyelesaikan permasalahan SAT Problem. Misalkan terdapat sebuah formula F adalah formula dalam bentuk CNF, yaitu: $F = w \wedge x \wedge (\sim y \vee \sim z)$

1. Inisiasi

Inisiasi dilakukan untuk memunculkan himpunan solusi secara acak yang terdiri atas jumlah kromosom yang disebut sebagai populasi. Misal terdapat 4 individu dalam sebuah populasi. Kemudian dalam satu individu dibentuk gen atau alel secara acak. Dalam SAT Problem gen atau alel terdiri dari 2 kemungkinan, yang pertama variabel yang bernilai 0 yang merepresentasikan dari variabel proposisi dengan nilai *false* atau yang kedua variabel yang bernilai 1 yang merepresentasikan dari variabel proposisi dengan nilai *true*. Berikut adalah contohnya:

- $K[1]=[w \ x \ y \ z]=[0 \ 0 \ 0 \ 0]$
- $K[2]=[w \ x \ y \ z]=[0 \ 0 \ 1 \ 1]$
- $K[3]=[w \ x \ y \ z]=[0 \ 1 \ 1 \ 0]$
- $K[4]=[w \ x \ y \ z]=[1 \ 1 \ 0 \ 0]$

K : Kromosom yang terdiri dari alel atau gen

2. Evaluasi

Pada tahap ini evaluasi kromosom bertujuan untuk menentukan nilai fungsi objektif yang didapatkan menggunakan rumus tertentu. Rumus yang digunakan untuk menyelesaikan penelitian ini: $F_{ObjektifKromosom} = \text{JumlahKlausa} - ((w \wedge x) + (\sim x \vee \sim z))$. Berikut contoh selengkapnya:

- $F_{Objektif}(K[1]) = \text{JumlahKlausur} - ((0 \wedge 1) + (0 \vee \sim 1))$
 $= 4 - (0 + 1 + 0)$
 $= 3$

- $F_{Objektif}(K[2]) = \text{JumlahKlausur} - ((0 \wedge 0) + (\sim 1 \vee \sim 1))$
 $= 4 - (0 + 0 + 1)$
 $= 3$

- $F_{Objektif}(K[3]) = \text{JumlahKlausur} - ((0 \wedge 1) + (\sim 1 \vee \sim 0))$
 $= 4 - (0 + 1 + 1)$
 $= 2$

- $F_{Objektif}(K[4]) = \text{JumlahKlausur} - ((1 \wedge 1) + (\sim 1 \vee \sim 1))$
 $= 4 - (1 + 1 + 1)$
 $= 1$

3. Seleksi Kromosom

Seleksi kromosom digunakan untuk menentukan hanya kromosom-kromosom yang memiliki kualitas terbaik yang dapat melanjutkan peranannya dalam proses berikutnya. Tahapan ini sekaligus berfungsi untuk menentukan nilai *fitness*. Pada penelitian ini rumus yang digunakan untuk menentukan nilai *fitness* yaitu $\text{nilaifitness} = 1/(1+F_{Objektif})$, perlu diketahui untuk mengatasi perhitungan *error* akibat pembagian angka nol maka *FObjektif* perlu ditambah dengan nilai 1. Berikut contoh selengkapannya:

- $\text{nilaifitness}K[1] = 1 / (1 + F_{Objektif}[1])$
 $= 1 / (1+3)$
 $= 0.25$

- $\text{nilaifitness}K[2] = 1 / (1 + F_{Objektif}[2])$
 $= 1 / (1+3)$
 $= 0.25$

- $\text{nilaifitness}K[3] = 1 / (1 + F_{Objektif}[3])$
 $= 1 / (1+2)$
 $= 0.33$

- $\text{nilaifitness}K[4] = 1 / (1 + F_{Objektif}[4])$
 $= 1 / (1+1)$
 $= 0.5$

- $\text{totalnilaifitness} = 0.25 + 0.25 + 0.33 + 0.5$
 $= 1.33$

Selanjutnya masuk pada proses mencari nilai probabilitas. Rumus yang digunakan dalam mencari nilai probabilitas ini adalah: $P[x] = \text{fitness}[x] / \text{total_fitness}$. Contohnya adalah sebagai berikut:

- $P[1] = 0.25 / 1.33 = 0.187$
- $P[2] = 0.25 / 1.33 = 0.187$

- $P[3] = 0.33 / 1.33 = 0.248$

- $P[4] = 0.5 / 1.33 = 0.375$

Selanjutnya menghitung nilai kumulatif. Berikut adalah hasilnya:

- $\text{Kum}[1] = 0.187$

- $\text{Kum}[2] = 0.187 + 0.187 = 0.374$

- $\text{Kum}[3] = 0.187 + 0.187 + 0.284$
 $= 0.658$

- $\text{Kum}[4] = 0.187 + 0.187 + 0.284 + 0.375 = 1.03$

Selanjutnya membuat bilangan acak sebagai berikut:

- $A[1] = 0.58$

- $A[2] = 0.75$

- $A[3] = 0.15$

- $A[4] = 0.85$

Hasil akhir populasi setelah melalui tahapan diatas adalah sebagai berikut:

- $K[1] = K[3]$

- $K[2] = K[3]$

- $K[3] = K[1]$

- $K[4] = K[4]$

4. Crossover (Two Point Crossover)

Kawin silang atau crossover adalah proses untuk menghasilkan dua kromosom berbeda dengan menukar dua informasi dari dua induk kromosom yang berbeda. Pada tahap ini menggunakan *Two Point Crossover*. Berikut contoh selengkapannya:

Pertama buat bilangan acak sebanyak 4 sesuai dengan jumlah populasi:

- $A[1] = 0.189$

- $A[2] = 0.255$

- $A[3] = 0.755$

- $A[4] = 0.025$

Selanjutnya dilakukan persilangan antara:

- $K[1] \gg K[4]$

- $K[4] \gg K[1]$

Dengan membangun bilangan acak untuk titik potong atau cut point dengan (*Two Point Crossover*):

- $\text{Cut}[1] = 2$

- $\text{Cut}[2] = 2$

- $K[1] = [0 \mid 1 \mid 1 \mid 0]$

- $K[4] = [1 \mid 1 \mid 0 \mid 0]$

- $\text{Offspring}[1] = K[1] \gg K[4]$

- $= [0 \mid 1 \mid 1 \mid 0] \gg [1 \mid 1 \mid 0 \mid 0]$

= [1 1 0 0]

Offspring[4] = K[4] >> K[1]

= [1 1 0 1 0] >> [0 1 1 1 0]

= [0 1 1 0]

Setelah melewati proses kawin silang dengan *Two Point Crossover* maka hasil populasinya adalah sebagai berikut:

- K[1] = [1 1 0 0]
- K[2] = [0 1 1 0]
- K[3] = [0 0 0 0]
- K[4] = [0 1 1 0]

5. Mutasi (Swap Mutation)

Mutasi merupakan tahap untuk menghasilkan suatu individu baru dengan cara memodifikasi gen/alel dalam satu individu. Pada tahap ini proses mutasi yang digunakan adalah *Swap Mutation*. Misalkan yang mutasi adalah gen/alel ke-2 dan gen/alel ke-4 kromosom(3) bermutasi dengan gen/alel ke-2 dan gen/alel ke-4 kromosom(4). Maka nilai gen/alel tersebut akan berganti dari 1 menjadi 0 begitu sebaliknya 0 menjadi 1.

Kromosom[3] = [0;0;0;0] menjadi [0;1;0;0]

Kromosom[4] = [0;1;1;0] menjadi [0;0;1;0]

Maka hasil kromosom setelah melewati tahap mutasi adalah sebagai berikut:

- K[1] = [1;1;0;0]
- K[2] = [0;1;1;0]
- K[3] = [0;1;0;0]
- K[4] = [0;0;1;0]

6. Regenerasi

Setelah selesai melalui proses mutasi, maka hasilnya akan ditempatkan pada populasi baru yang selanjutnya akan di proses dengan perulangan.

7. Perulangan

Proses perulangan bertujuan untuk menentukan hasil dari proses-proses sebelumnya untuk menghasilkan kromosom dengan nilai fitness terbaik. Perulangan akan berhenti jika telah mencapai batas iterasi yang telah ditentukan. Dan hasilnya menjadi sebuah pendekatan solusi dalam menyelesaikan Satisfiability Problem.

D. Implementasi

Implementasi dikerjakan dengan menerapkan hasil pemodelan Algoritma Genetika pada tahapan yang dilakukan sebelumnya. Tujuannya model Algoritma Genetika yang dibuat mampu menyelesaikan kasus *Satisfiability Problem* dengan menggunakan bahasa pemrograman Java.

1. Pembentukan Kelas

Berikut adalah gambar code pembuatan kelas:

```
SimpleDemoSATProblem demo = new SimpleDemoSATProblem();
```

2. Inisiasi

Berikut adalah gambar code untuk membuat sebuah populasi dengan jumlah 10 individu, fungsi untuk mengisi nilai dari setiap individu dan setiap individu berisi bilangan integer 0 sampai 1 secara random:

```
demo.population.initializePopulation(10);  
  
for(i = 0; i < population.length; i++){  
    random rn = new random();  
  
    population[i] = rn.nextInt(1);  
}
```

3. Evaluasi Kromosom

Berikut adalah gambar code untuk menghitung fitness dari individu dan fungsi untuk memilih 2 individu terbaik untuk lanjut ke tahap berikutnya:

```
demo.population.calculateFitness();  
  
Fittest = population.getFittest();  
secondFittest = population.getSecondFittest();
```

4. Seleksi Kromosom

Berikutnya adalah gambar code untuk menghitung setiap fitness dari individu dan fungsi seleksi 2 individu terbaik:

```
demo.population.calculateFitness();  
  
void selection(){  
    Fittest = population.getFittest();  
    secondFittest = population.getSecondFittest();  
}
```

5. Crossover

Selanjutnya adalah gambar code untuk fungsi crossover 2 individu terbaik, memilih secara acak point crossover, dan memindahkan nilai antar induk:

```
void crossover(){  
    random rn = new random();  
  
    int crossoverPoint = rn.nextInt(population.individuals[0].geneLength);  
  
    for (int i = 0; i < crossoverPoint; i++) {  
        int temp = Fittest.genes[i];  
        Fittest.genes[i] = secondFittest.genes[i];  
        secondFittest.genes[i] = temp;  
    }  
}
```

6. Mutasi

Berikut adalah gambar code fungsi untuk mutasi, memilih individu yang di mutasi, dan mengganti nilai terhadap nilai yang di mutasi:

```

void mutation(){
    random rn = new Random();

    int mutation = rn.nextInt(population.individuals[0].geneLength);

    if (Fittest.genes[mutationPoint] == 0){
        Fittest.genes[mutationPoint] = 1;
    }
    else{
        Fittest.genes[mutationPoint] = 0;
    }
    mutationPoint = rn.nextInt(population.individuals[0].geneLength);

    if (secondFittest.genes[mutationPoint] == 0){
        secondFittest.genes[mutationPoint] = 1;
    }
    else{
        secondFittest.genes[mutationPoint] = 0;
    }
}

```

7. Regenerasi dan Perulangan

Berikut adalah gambar code untuk melakukan perulangan. Jika perulangan sebanyak 50 kali maka sistem akan mengulangi proses diatas 50 kali:

```

while (iteration() < 50){
    ++demo.generationCount;

    demo.selection();

    demo.crossover();

    if(rn.nextInt()%7 < 5){
        demo.mutation();
    }
}

```

E. Pengujian

Tahapan selanjutnya adalah dilakukannya pengujian agar mengetahui sistem mampu menyelesaikan permasalahan SAT Problem. Sebuah permasalahan SAT Problem yang diujikan disimpan dalam bentuk file CNF. File CNF tersebut telah mengikuti aturan penulisan pada Kompetisi SAT dengan tautan berikut: (<http://satcompetition.org/>). Komputer yang digunakan untuk melakukan pengujian ini adalah perangkat laptop dengan processor i3-5005U @ 2.00GHZ dengan memori internal 4 GigaByte.

Permasalahan yang digunakan untuk pengujian adalah sebuah *sample files*. Yang mana *sample files* merupakan file CNF yang digunakan dalam menguji sebuah SAT Solver dengan *resource* yang kecil. File CNF yang digunakan diambil dari internet pada tautan: (<https://people.sc.fsu.edu/~jburkardt/data/cnf/cnf.html>).

Sample file yang digunakan adalah sebagai berikut:

No.	Nama	Jumlah Variabel	Jumlah Klausula
1.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	50	80
2.	Simple_v3_c2.cnf	3	2

Dilakukan pengujian sebanyak 10 kali percobaan dengan *sample file* tersebut. Dan hasilnya sistem mampu menyelesaikan *sample files* tersebut dalam

waktu yang cukup singkat yaitu kisaran 0 sampai 7 detik. Hasil lengkapnya sebagai berikut:

Tabel 1. Pengujian file sampel kesatu.

No.	Nama Sampel	Waktu Penyelesaian
1.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	4.38 detik
2.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	4.90 detik
3.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	3.91 detik
4.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	4.76 detik
5.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	5.87 detik
6.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	6.19 detik
7.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	7.09 detik
8.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	6.57 detik
9.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	6.27 detik
10.	Aim-50-1_6-yes1-4.cnf	5.74 detik

Tabel 2. Pengujian file sampel kedua.

No.	Nama Sampel	Waktu Penyelesaian
1.	Simple_v3_c2.cnf	0.31 detik
2.	Simple_v3_c2.cnf	0.29 detik
3.	Simple_v3_c2.cnf	0.17 detik
4.	Simple_v3_c2.cnf	0.29 detik
5.	Simple_v3_c2.cnf	0.45 detik
6.	Simple_v3_c2.cnf	0.74 detik
7..	Simple_v3_c2.cnf	0.38 detik
8.	Simple_v3_c2.cnf	0.26 detik
9.	Simple_v3_c2.cnf	0.28 detik
10.	Simple_v3_c2.cnf	0.35 detik

IV. KESIMPULAN

Penelitian ini bertujuan agar sistem SAT Solver dengan penerapan Algoritma Genetika menggunakan bahasa JAVA mampu menyelesaikan SAT Problem yang diujikan. Sistem ini mampu membuktikan penyelesaian SAT Problem dengan waktu yang cukup singkat dengan hitungan detik.

Namun, masih terdapat beberapa kekurangan karena SAT Problem yang diujikan cukup sederhana. Dan kerja SAT Solver ini tentu belum bisa dibandingkan dengan mengikuti Kompetisi SAT. Dikarenakan butuh kasus yang besar serta komputer dengan performa yang bagus juga.

Pada penelitian selanjutnya, diharapkan mampu untuk mengembangkan konsep penerapan Algoritma Genetika dengan melakukan modifikasi khususnya pada tahap *crossover* dan *mutasi* agar mampu menyelesaikan kasus besar dengan waktu yang relatif singkat dalam mencari solusi SAT Problem.

REFERENSI

- [1] P. Kalla, "The Boolean Satisfiability (SAT) Problem , SAT Solver Technology , and Equivalence Verification," 2019.
- [2] M. R. A. Huth and M. D. Ryan, "Modelling and reasoning about systems," 2000.

- [3] B. Monien and E. Speckenmeyer, "Solving satisfiability in less than $2n$ steps," *Discret. Appl. Math.*, vol. 10, no. 3, pp. 287–295, 1985, doi: 10.1016/0166-218X(85)90050-2.
- [4] S. A. Cook, "The complexity of theorem-proving procedures," *Proceedings of the Annual ACM Symposium on Theory of Computing*. pp. 151–158, 1971, doi: 10.1145/800157.805047.
- [5] N. D. Priandani and W. F. Mahmudy, "Optimasi Travelling Salesman Problem With Time Windows (Tsp-Tw) Pada Penjadwalan Paket Rute Wisata," *Semin. Nas. Sist. Inf. Indones.*, no. November, pp. 2–3, 2015.
- [6] A. Bhattacharjee and P. Chauhan, "Solving the SAT problem using genetic algorithm," *Adv. Sci. Technol. Eng. Syst.*, vol. 2, no. 4, pp. 115–120, 2017, doi: 10.25046/aj020416.
- [7] E. Marchiori and C. Rossi, "A Flipping Genetic Algorithm for Hard 3-SAT Problems next section describes the genetic local search scheme," no. January 2013, 2000.
- [8] I. Lynce and J. Ouaknine, "Sudoku as a SAT problem," *9th Int. Symp. Artif. Intell. Math. ISAIM 2006*, pp. 1–9, 2006.
- [9] D. Puja Pratama, "PENYELESAIAN BOOLEAN SATISFIABILITY PROBLEM DENGAN ALGORITMA DAVIS PUTNAM LOGEMANN LOVELAND (DPLL) MENGGUNAKAN JAVA," 2018.
- [10] T. Hidayat and A. B. Irhasni, "SAT Solver dengan DPLL dalam Pemrograman Deklaratif," pp. 49–53, 2018.
- [11] T. Hidayat and M. Arnesz Setiawan, "Solusi pendekatan SAT Problem dengan Algoritma Genetika," 2019.
- [12] M. Y. Vardi, "Boolean satisfiability: Theory and engineering," *Commun. ACM*, vol. 57, no. 3, p. 5, 2014, doi: 10.1145/2578043.
- [13] O. Darmawan and N. Kusumastuti, "Konstruksi pelabelan sisi ajaib super pada graf ulat," vol. 03, no. 3, pp. 227–234, 2014.
- [14] S. Karakashian, "Introduction to NP-Complete Problems," 2008.
- [15] Friesen, J. (2017). *Data Structures and Algorithms in Java, Part 1 : Overview*.
- [16] T. Hidayat, "Logika Proposisi", Yogyakarta: Dar Firqin, 2014.

ORIGINALITY REPORT

4%

SIMILARITY INDEX

2%

INTERNET SOURCES

3%

PUBLICATIONS

0%

STUDENT PAPERS

PRIMARY SOURCES

1

Huiqing Chen, Kangli Zhao, Xiaoyang Xiao, Anping He. "A Framework of SAT Solver Based on the ZYNQ", 2021 4th International Conference on Advanced Electronic Materials, Computers and Software Engineering (AEMCSE), 2021

Publication

2%

2

"Genetic and Evolutionary Computation – GECCO 2004", Springer Science and Business Media LLC, 2004

Publication

1%

3

git.sagemath.org

Internet Source

1%

4

"Field-Programmable Logic and Applications", Springer Science and Business Media LLC, 2001

Publication

<1%

5

core.ac.uk

Internet Source

<1%

6

dwheeler.com

Internet Source

<1%



en.wikipedia.org

Internet Source

<1 %

Exclude quotes On

Exclude matches Off

Exclude bibliography On