

ARTIKEL TRIKUSUMA AJI

by Pardi Affandi

Submission date: 22-Jun-2020 01:56PM (UTC+0700)

Submission ID: 1347905095

File name: ARTIKEL_TRIKUSUMA_AJI_SAPUTRA_J1A111046.pdf (590.29K)

Word count: 3314

Character count: 16559

6

PENYELESAIAN OPTIMAL *MULTI TRAVELLING SALESMAN PROBLEM (M-TSP)* MENGGUNAKAN ALGORITMA GENETIKA (Pendistribusian Air Mineral Di Banjarmasin)

2 Trikusuma Aji Saputra, Akhmad Yusuf, Pardi Affandi
Program Studi Matematika Fakultas MIPA Universitas Lambung Mangkurat
Jalan A. Yani Km. 36, Banjarbaru 70714, Kalsel
Email : jiemath11@gmail.com

ABSTRAK

Permasalahan pendistribusian merupakan suatu proses yang berpengaruh dalam keberlangsungan suatu usaha. Dengan mencari rute terpendek dalam pendistribusian dapat menambah keuntungan bagi perusahaan sehingga dapat meminimasi biaya pendistribusian. Oleh karena itu, diperlukan salah satu teknik seperti *Multi Travelling Salesman Problem (M-TSP)*. Teknik tersebut dapat digambarkan dalam sebuah depo berkumpul m salesman dan mereka harus mengunjungi n tempat. Tiap tempat harus dikunjungi tepat satu kali kecuali depo asal oleh seorang salesman. Tiap salesman yang melakukan perjalanan harus kembali ke depo keberangkatannya. Tujuan dari penelitian ini adalah menentukan rute terpendek pada M-TSP menggunakan algoritma genetika. Metode penelitian ini menggunakan algoritma genetika, pada crossover dan mutasi menggunakan teknik *Ordered Crossover* dan *Swapping Mutation* dengan menggunakan 20 titik outlet dan 3 salesman. Hasil yang diperoleh menggunakan algoritma genetika dengan melakukan 5 simulasi, diperoleh rute terpendek dengan peluang crossover (P_C) = 0,9 serta peluang mutasi (P_M) = 0,05 dan maksimal iterasi 5.000 iterasi yang menghasilkan rute sebagai berikut : Salesman pertama Pasar Kuripan (Depo) – RM. Lontong Orari – RM. Kenanga – Kedai Kopi-Kopi – Pasar Kuripan (Depo). Salesman kedua Pasar Kuripan (Depo) – Pondok Ikan Bakar – Pizza Hut BJM – Alfamart – Lapan-Lapan Mart – RM. Lezat Baru – Pasar Kuripan (Depo). Salesman ketiga Pasar Kuripan (Depo) – Lauku Ayam Goreng – Pasar Wildan – RM. Kita – Depot Erna – Warung Bunda – WG Fried Chicken – 45Mart – Foodmart – Alfamart – RM. Lampau Bulan – Haura Mini Market – Pasar Kuripan (Depo) dengan total jarak tempuh 37.500 meter

Kata Kunci: *Multi Travelling Salesman Problem, Algoritma Genetika*

ABSTRACT

The problem of distribution is a process that is influential in the sustainability of a business. By finding the shortest route in the distribution can increase profits for the company so that it can minimize the cost of distribution. Therefore, one technique such as Multi Traveling Salesman Problem (M-TSP) is required. The technique can be described in a depot gathered m salesman and they must visit n place. Each place must be visited exactly once except the origin of the depot salesman. Each salesman who travels must be returned to the depot departure. The purpose of this research is to determine the shortest route on M-TSP using genetic algorithm. This research method uses genetic algorithm, crossover and mutation using technique of Ordered Crossover and Swapping Mutation by using 20 point outlet and 3 salesman. This research method uses genetic algorithm, on crossover

and mutation using technique of Ordered Crossover and Swapping Mutation by using 20 point outlet and 3 salesman. The results obtained using the genetic algorithm by performing 5 simulations, obtained the shortest route with crossover probability (P_C) = 0.9 and the mutation probability (P_M) = 0.05 and the maximum iteration of 5,000 iterations that resulted in the route as follows: The first salesman of Pasar Kuripan Depo - RM. Lontong Orari - RM. Kenanga – Kedai Kopi-Kopi - Pasar Kuripan (Depo). Second Salesman of Pasar Kuripan (Depo) - Pondok Ikan Bakar - Pizza Hut BJM - Alfamart - Lapan-Lapan Mart - RM. Lezat Baru - Pasar Kuripan (Depo). The third salesman of the Kuripan Market (Depo) - Lauku Ayam Goreng – Pasar Wildan - RM. Kita - Depot Erna - Warung Bunda - WG Fried Chicken - 45Mart - Foodmart - Alfamart - RM. Lampau Bulan - Haura Mini Market - Pasar Kuripan (Depo) with total distance 37,500 meters.

Keywords: Multi Traveling Salesman Problem, Genetic Algorithm

1. Pendahuluan

Menurut Mariana (2006) jika seorang *salesman* harus mengunjungi semua titik kota dengan sendirian akan mengalami kesulitan sehingga diperlukan beberapa orang *salesman* untuk membagi titik kota yang dituju untuk mendapatkan rute perjalanan yang pendek serta meminimalkan jarak perjalanan yang ditempuh seorang *salesman*. Permasalahan tersebut dikenal dengan istilah *Multi Travelling Salesman Problem* (M-TSP).

Permasalahan M-TSP dalam tulisan Yuliansyah (2007) tentang Penggunaan Metode Heuristik Fisher-Jalkumar dalam Menyelesaikan *Multi Travelling Salesman Problem* (M-TSP) adalah permasalahan perjalanan beberapa *salesman* dalam mengunjungi beberapa titik. Berangkat dari titik asal dan kembali ke titik asal, dimana tiap titik harus dikunjungi tepat satu kali oleh seorang *salesman* kecuali titik asal. Persoalan yang ingin diselesaikan adalah menentukan rute masing-masing *salesman* sehingga diperoleh rute yang minimum.

Menurut Hillier & Lieberman (2001) M-TSP merupakan permasalahan yang tidak dapat diselesaikan menggunakan metode deterministik, sehingga untuk menyelesaiannya akan menggunakan metode pendekatan yaitu metode heuristik. Ada beberapa metode heuristik yang dapat menyelesaikan M-TSP seperti Algoritma Genetika, Algoritma Semut, Algoritma Lebah dan lain-lain. Oleh karena itu penulis tertarik untuk menulis tugas akhir dengan judul “Penyelesaian Optimal *Multi Travelling Salesman Problem* (M-TSP) Menggunakan Algoritma Genetika (Pendistribusian Air Mineral di Banjarmasin).

2. TINJAUAN PUSTAKA

2.1 Pengertian Graf

Graf adalah suatu himpunan benda yang disebut titik yang dihubungkan oleh sisi.

Definisi 2.1.1 [3]

Graf $G = (V,E)$ terdiri dari 2 himpunan yaitu himpunan tak kosong V dan himpunan E yang mana elemen V disebut titik dan elemen E disebut sisi.

2.2 Lintasan dan Sirkuit Hamilton

Jika lintasan dan sirkuit Euler melalui sisi-sisi graf tepat sekali, maka lintasan dari sirkuit Hamilton melalui simpul-simpul graf tepat satu kali.

30 finisi 2.1.4 [6]

5

Lintasan Hamilton adalah lintasan yang melalui tiap titik tepat satu kali. Bila lintasan tersebut kembali ke titik asal membentuk lintasan tertutup (sirkuit), maka lintasan tertutup tersebut dinamakan sirkuit Hamilton. Dengan kata lain, sirkuit Hamilton ialah sirkuit yang melalui tiap titik didalam graf tepat satu kali, kecuali titik asal yang boleh dilalui dua kali.

3

2.3 Multi Travelling Salesman Problem (M-TSP)

Multi Travelling Salesman Problem (M-TSP) adalah perluasan masalah dari TSP dan merupakan permasalahan optimasi yang sangat kompleks, dimana satu atau lebih salesman dapat digunakan dalam solusi.

Secara matematis M-TSP bisa diformulasikan, dengan satu-satunya variabel keputusan adalah x_{ij}

$$x_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{jika sisi } i,j \text{ dikunjungi oleh salesman} \\ 0, & \text{jika sisi } i,j \text{ tidak dikunjungi oleh salesman} \end{cases} \quad \dots(2.1)$$

Fungsi Tujuan dari model matematikanya adalah :

$$\text{Minimumkan } \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} \quad \dots(2.2)$$

Dengan kendala :

$$1. \sum_{j=2}^n x_{1j} = m, \quad \dots(2.2)$$

Persamaan (2.2) menunjukkan bahwa sebanyak m salesman berangkat dari titik awal.

$$2. \sum_{j=2}^n x_{j1} = m, \quad \dots(2.3)$$

Persamaan (2.3) menunjukkan bahwa sebanyak m salesman kembali ke titik awal.

$$3. \sum_{i=1}^n x_{ij} = 1, \quad j = 2, 3, \dots, n \quad \dots(2.4)$$

Persamaan (2.4) menunjukkan bahwa tiap kota dikunjungi tepat satu kali

$$4. \sum_{j=1}^n x_{ij} = 1, \quad i = 2, 3, \dots, n \quad \dots(2.5)$$

Persamaan (2.5) menunjukkan bahwa tiap kota dikunjungi tepat satu kali [2].

2.4 Algoritma Genetika (Genetic Algorithm)

Algoritma genetika merupakan suatu teknik pencarian (*searching technique*) dan teknik optimasi yang proses kerjanya meniru proses evolusi dan perubahan struktur genetik pada makhluk hidup. Prinsip utama dari cara kerja algoritma genetika ini diilhami oleh proses seleksi alam dan prinsip-prinsip ilmu genetika. Dalam seleksi alam, individu-individu bersaing untuk mempertahankan hidup dan melakukan reproduksi. Individu-individu yang lebih “fit” akan mempunyai peluang untuk terus bertahan hidup (*survive*) dan melakukan reproduksi (menghasilkan keturunan).

Representasi Kromosom

Proses awal dalam membangun algoritma genetika adalah membuat pengkodean (*encoding*) calon solusi kedalam suatu bentuk representasi kromosom. Beberapa metode yang umum digunakan dalam representasi yaitu :

- Representasi Biner
- Representasi Integer
- Representasi Real
- Representasi Permutasi

Fungsi f

Individu dievaluasi berdasarkan suatu fungsi tertentu sebagai ukuran nilai kualitasnya, fungsi ini dikenal dengan fungsi *fitness*. Pada kasus optimasi terdapat 2 masalah, yakni memaksimasi atau meminimasi yang tergantung pada tujuan permasalahan. Jika tujuannya adalah memaksimalkan suatu fungsi, maka fungsi *fitness* yang digunakan adalah fungsi itu sendiri $f = h$. fungsi *fitness* untuk masalah minimasi adalah $f = 1/h$ yang artinya semakin kecil nilai h maka semakin besar nilai f . Tetapi hal ini akan menjadi masalah jika h bernilai 0, yang mengakibatkan nilai f tidak terdefinisi. Untuk mengatasinya, h perlu ditambah sebuah bilangan real sehingga nilai *fitness*nya menjadi :

$$f = \frac{1}{(h+a)} \dots \quad (2.6)$$

dengan a adalah bilangan yang dianggap sangat kecil dan disesuaikan dengan masalah yang akan diselesaikan [7].

Seleksi

Seleksi merupakan salah satu operasi untuk memastikan bahwa jumlah perwakilan dari sebuah kromosom yang diterima pada generasi selanjutnya akan bergantung pada nilai *fitness*-nya yang dibandingkan dengan nilai fitness rata-rata dari populasi yang ada. Kromosom-kromosom yang telah dievaluasi dengan menggunakan fungsi *fitness* akan diseleksi untuk dijadikan induk (Arkeman dkk, 2012). Salah satu teknik seleksi dalam algoritma genetika adalah teknik seleksi cakram rolet (*roulette wheel selection*) yang dikenalkan oleh Goldberg (1989). Teknik seleksi ini diilustrasikan sebagai teknik pemutaran cakram rolet.

Penyilangan (*Crossover*)

Penyilangan (*crossover*) adalah operator primer atau utama dalam proses algoritma genetika. Operator ini bekerja pada dua kromosom induk untuk menghasilkan dua kromosom anak dengan cara menukar beberapa elemen (gen) yang dimiliki masing-masing kromosom induk. Teknik yang digunakan dalam penelitian M-TSP ini adalah teknik *Ordered Crossover* (OX) yang diperkenalkan oleh Davis

Mutasi (*Mutation*)

Mutasi (*mutation*) merupakan operator sekunder atau pendukung dalam proses algoritma genetika yang berfungsi dalam merubah struktur kromosom secara spontan. Perubahan spontan ini menyebabkan terbentuknya suatu mutan, yaitu suatu kromosom baru yang secara genetik berbeda dari kromosom sebelumnya. Operator mutasi bekerja pada satu kromosom, tidak pada sepasang kromosom seperti halnya yang dilakukan operator penyilangan [1]

Oleh karena mutasi adalah operator sekunder, nilai P_m yang digunakan untuk running program biasanya cukup rendah (0,01-0,2). Jika tingkat mutasi terlalu rendah, semakin kecil pula kemungkinan memunculkan gen-gen baru. Teknik yang digunakan dalam penelitian M-TSP ini adalah Mutasi untuk Representasi Permutasi, dengan cara *swapping mutation*.

3. METODE PENELITIAN

Penelitian ini dilakukan dengan cara studi literatur yaitu mengumpulkan referensi pendukung yang berkaitan dengan algoritma genetika dan *Multi Travelling Salesman Problem* baik dari buku, artikel maupun jurnal yang relevan dengan penelitian yang dilakukan.

4. HASIL DAN PEMBAHASAN

Sebuah perusahaan air minum mineral akan melakukan pendistribusian dengan 20 titik outlet ($n = 20$) dengan titik pertama adalah depo awal, titik ke-2 sampai titik ke-20 adalah outlet yang dikunjungi dan *salesman* yang digunakan adalah 3 orang ($m = 3$).

4.1 Data Alamat Outlet

Dapat dilihat pada tabel 4.1 data alamat outlet nomor 1 merupakan Depo Awal dan nomor 2 sampai nomor 20 merupakan outlet yang akan dikunjungi *salesman* tersebut^[24].

Tabel 4.1 Data Alamat Outlet dan Keterangan Indeks

No.	Nama Depo	Alamat	Keterangan Outlet
1	Pasar Kuripan	Jl. Kuripan RT.08	Depo Awal
2	RM. Lezat Baru	Jl. Pangeran Samudera No.3	Outlet ke-2
3	WG Fried Chicken	Jl. Perdagangan	Outlet ke-3
4	45 Mart	Jl. Brig. Jend. Hasan Basri	Outlet ke-4
5	Foodmart	Jl. Adhyaksa	Outlet ke-5
6	Lapan-Lapan Mart	Jl. K.S Tubun. Pekauman	Outlet ke-6
7	Warung Bunda	Jl. HKSN	Outlet ke-7
8.	Pasar Wildan	Jl. Mayjend Sutoyo	Outlet ke-8
9	Lauku Ayam Goreng	Jl. Mayjend Sutoyo	Outlet ke-9
10	Depot Erna	Jl. P.M Noor	Outlet ke-10
11	Kedai Kopi-Kopi	Jl. Brig. Jend. Hasan Basri	Outlet ke-11
12	Alfamart	Jl. Pangeran Hidayatullah	Outlet ke-12
13	Haura Mini Market	Jl. Keramat Raya	Outlet ke-13
14	Pondok Ikan Bakar	Jl. Gatot Subroto	Outlet ke-14
15	RM. Lontong Orari	Jl. Sungai Mesa	Outlet ke-15
16	Pizza Hut BJM	Jl. A. Yani KM.3,5	Outlet ke-16
17	RM. Kenanga	Jl. Belitung Laut NO.8	Outlet ke-17
18	RM. Lampau Bulan	Jl. Pangeran Hidayatullah	Outlet ke-18
19	Alfamart	Jl. Pangeran Antasari	Outlet ke-19
20	RM. Kita	Jl. Ir. P.M Noor	Outlet ke-20

Sumber : Titik lokasi berdasarkan Kordinat Google Maps

4.2 Data Jarak Antar Outlet

Data jarak antar outlet dapat dilihat pada Lampiran. Pada tabel jarak antar outlet merupakan jarak antar titik outlet satu ke outlet yang lainnya. Data tersebut dalam satuan 8 meter (m).

4.3 Proses Algoritma Genetika dalam Menyelesaikan Multi Travelling Salesman Problem (M-TSP)

Representasi Kromosom

Tabel 4.2. Inisialisasi Awal dengan Ukuran Populasi (k) = 5

No	Kromosom																								
	1	20	8	13	4	2	1	1	5	14	16	6	9	19	18	7	1	1	10	12	3	15	11	17	1
K1	1	20	8	13	4	2	1	1	5	14	16	6	9	19	18	7	1	1	10	12	3	15	11	17	1
K2	1	6	17	15	14	20	19	13	12	1	1	18	11	16	2	8	9	7	4	1	1	3	10	5	1
K3	1	18	12	5	11	4	3	7	10	20	8	9	17	1	1	14	16	19	6	2	1	1	15	13	1
K4	1	14	16	19	6	2	9	17	1	1	8	20	10	7	3	4	5	11	15	1	1	13	12	18	1
K5	1	9	10	13	6	3	5	17	19	15	1	1	16	4	12	11	8	7	18	1	1	14	2	20	1

Fungsi Fitness

Tabel 4.3. Fungsi Fitness

Kromosom (K _k)	Nilai Fitness
K1	0,0000109
K2	0,0000107
K3	0,0000265
K4	0,0000245
K5	0,0000108
Total Fitness	0,0000834

Tabel 4.3 merupakan perhitungan nilai *fitness* untuk setiap kromosom dengan menggunakan persamaan (2.7).

Seleksi

Tabel 4.4. Populasi setelah proses Seleksi

No	Kromosom																								
K1	1	14	16	19	6	2	9	17	1	1	8	20	10	7	3	4	5	11	15	1	1	13	12	18	1
K2	1	20	8	13	4	2	1	1	5	14	16	6	9	19	18	7	1	1	10	12	3	15	11	17	1
K3	1	6	17	15	14	20	19	13	12	1	1	18	11	16	2	8	9	7	4	1	1	3	10	5	1
K4	1	9	10	13	6	3	5	17	19	15	1	1	16	4	12	11	8	7	18	1	1	14	2	20	1
K5	1	18	12	5	11	4	3	7	10	20	8	9	17	1	1	14	16	19	6	2	1	1	15	13	1

Penyilangan (Crossover)

Crossover yang digunakan pada penelitian ini adalah *Ordered Crossover* (OX). Peluang crossover ditetapkan dengan nilai sebesar 0,9 berarti diharapkan 90% kromosom dalam populasi akan mengalami penyilangan.

Tabel 4.5. Populasi setelah proses Penyilangan

No	Kromosom																								
K1	1	14	16	19	6	2	9	17	1	1	8	20	10	7	3	4	5	11	15	1	1	13	12	18	1
K2	1	13	3	17	19	15	1	1	5	14	16	6	9	4	12	11	1	1	8	7	18	2	20	10	1
K3	1	6	17	15	14	20	19	13	12	1	1	18	11	16	2	8	9	7	4	1	1	3	10	5	1
K4	1	4	2	14	6	9	5	17	19	15	1	1	16	18	7	10	12	3	11	1	1	20	8	13	1
K5	1	18	12	5	11	4	3	7	10	20	8	9	17	1	1	14	16	19	6	2	1	1	15	13	1

Mutasi (Mutation)

23

Teknik yang digunakan untuk proses mutasi adalah *swapping mutation*. Proses mutasi dilakukan dengan cara menukar dua buah titik didalam rute secara acak. Pilih peluang mutasi (P_m) sebesar 0,05, hal ini berarti bahwa kita mengharapkan rata-rata 5 % dari total gen dalam populasi akan mengalami mutasi.

Tabel 4.6. Populasi setelah proses Mutasi

No	Kromosom																								
K1	1	14	16	19	6	2	9	17	1	1	8	20	10	7	3	4	5	11	15	1	1	13	12	18	1
K2"	1	13	3	2	19	15	1	1	5	14	16	6	9	4	12	11	1	1	8	7	18	17	20	10	1
K3	1	6	17	15	14	20	19	13	12	1	1	18	11	16	2	8	9	7	4	1	1	3	10	5	1
K4	1	4	2	14	6	9	5	17	19	15	1	1	16	18	7	10	12	3	11	1	1	20	8	13	1
K5	1	18	12	5	11	4	3	7	10	20	8	9	17	1	1	14	16	19	6	2	1	1	15	13	1

Tabel 4.7. Populasi akhir satu generasi

No	Kromosom														Total Jarak Tempuh (m)	Nilai Fitness
K1	1	14	16	19	6	2	9	17	1	1	8	20	10		40.800	0,0000245
	7	3	4	5	11	15	1	1	13	12	18	1				
K2	1	13	3	2	19	15	1	1	5	14	16	6	9		85.500	0,0000117
	4	12	11	1	1	8	7	18	17	20	10	1				
K3	1	6	17	15	14	20	19	13	12	1	1	18	11		93.400	0,0000107
	16	2	8	9	7	4	1	1	3	10	5	1				
K4	1	4	2	14	6	9	5	17	19	15	1	1	16		85.600	0,0000117
	18	7	10	12	3	11	1	1	20	8	13	1				
K5	1	18	12	5	11	4	3	7	10	20	8	9	17		37.700	0,0000265
	1	1	14	16	19	6	2	1	1	15	13	1				

Tabel 4.8. Nilai Fitness dalam satu generasi

No.	Nilai Fitness Awal	Nilai Fitness setelah melalui proses Algoritma Genetika
K1	0,0000109	0,0000245
K2	0,0000107	0,0000117
K3	0,0000265	0,0000107
K4	0,0000245	0,0000117
K5	0,0000108	0,0000265

Terlihat bahwa terjadi kenaikan nilai fitness pada kromosom ke – 1 (K1), ke – 2 (K2) dan ke – 5 (K5) sesudah melalui proses algoritma genetika yang artinya total jarak tempuh yang didapat semakin minimum. Hal ini berarti telah terjadi perbaikan kromosom melalui proses-proses algoritma genetika yaitu seleksi mesin roulette, *Ordered Crossover (OX)*, dan *swapping mutation*.

8

4.4 Simulasi Algoritma Genetika dalam Multi Travelling Salesman Problem

Pada penelitian ini akan dilakukan percobaan dengan melakukan perubahan pada peluang *crossover* (Pc). Percobaan pertama menggunakan nilai peluang *crossover* = 0,5, percobaan kedua menggunakan nilai peluang *crossover* = 0,6, percobaan ketiga menggunakan nilai peluang *crossover* = 0,7, percobaan keempat menggunakan peluang *crossover* = 0,8 dan percobaan kelima menggunakan peluang *crossover* = 0,9.

11

Hasil simulasi yang telah dilakukan seperti pada tabel 4.9 :

Tabel 4.9. Hasil Simulasi

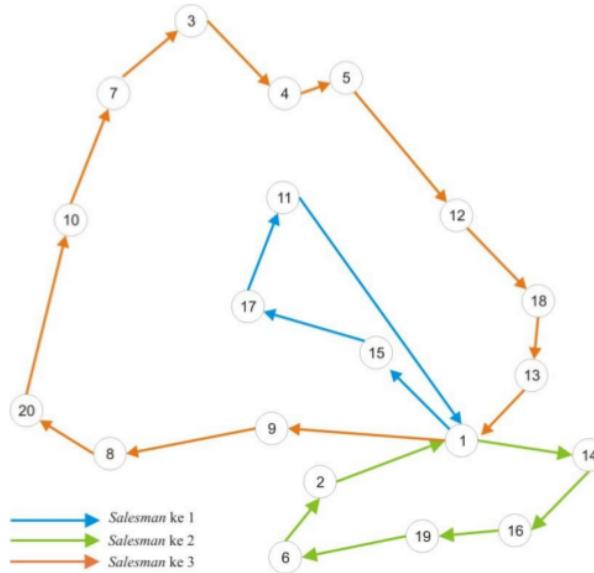
Simulasi	Parameter	Total Jarak Tempuh (meter)	Iterasi
1	Pc = 0.5	42.900	4.715
2	Pc = 0.6	41.400	4.569
3	Pc = 0.7	40.000	4.239
4	Pc = 0.8	38.100	2.589
5	Pc = 0.9	37.500	4.241

Pada tabel 4.9 adalah hasil dari simulasi yang telah dilakukan. Dari tabel 4.9 peluang *crossover* (Pc) = 0.9¹⁷ menghasilkan total jarak tempuh yang lebih minimum dibandingkan dengan Pc = 0.5, Pc = 0.6, Pc = 0.7 dan Pc = 0.8. Hal ini dikarenakan semakin besar peluang *crossover* (Pc) semakin optimal solusi yang dihasilkan.

Hasil dari percobaan pada *Multi Travelling Salesman Problem* (M-TSP) menggunakan Algoritma Genetika dengan menggunakan 3 orang salesman diperoleh hasil total jarak tempuh yang minimum yaitu 37.500 meter dengan susunan kromosomnya adalah

[1 | 15 | 17 | 11 | 1 | 1 | 14 | 16 | 19 | 6 | 2 | 1 | 1 | 9 | 8 | 20 | 10 | 7 | 3 | 4 | 5 | 12 | 18 | 13 | 1]⁶

Representasi graf untuk rute dengan total jarak tempuh yang minimum ditunjukkan pada gambar berikut :



Gambar 4.13. Representasi Graf Rute untuk Simulasi dengan Pc = 0.9

5. KESIMPULAN

Kesimpulan yang dapat diambil dari penelitian ini adalah dengan menggunakan representasi permutasi pada kromosom, kemudian menghitung fungsi *fitness* dilanjutkan proses seleksi menggunakan *roulette wheel selection* dan proses *ordered crossover* dengan peluang *crossover* (P_c) = 0,9 dan proses *swapping* mutasi dengan peluang mutasi (P_m) = 0,05 maka didapat rute terpendek dengan total jarak tempuh yaitu 37.500 meter dengan rute masing-masing *salesman* sebagai berikut :

Rute *salesman* pertama sebagai berikut : Pasar Kuripan (Depo) – RM. Lontong Orari – RM. Kenanga – Kedai Kopi-Kopi – Pasar Kuripan (Depo),

Rute *salesman* kedua sebagai berikut : Pasar Kuripan (Depo) – Pondok Ikan Bakar – Pizza Hut BJM – Alfamart – Lapan-Lapan Mart – RM. Lezat Baru – Pasar Kuripan (Depo),

Rute *salesman* ketiga sebagai berikut : Pasar Kuripan (Depo) – Lauku Ayam Goreng – Pasar Wildan – RM. Kita – Depot Erna – Warung Bunda – WG Fried Chicken – 45Mart – Foodmart – Alfamart – RM. Lampau Bulan – Haura Mini Market – Pasar Kuripan (Depo).

DAFTAR PUSTAKA

- [1] Arkeman, Yandra dkk. 2012. *Algoritma Genetika Teori dan Aplikasinya untuk Bisnis dan Industri*. IPB Press, Bogor.
- [2] Davendra, D. 2010. *Travelling Salesman Problem, Theory and Applications*. INTECH, Croatia.
- [3] Gross, J.L., J. Yellen, & P. Zhang. 2014. *Handbook Of Graph Theory*. Taylor & Francis Group, LLC.
- [4] Hillier, F.S. & Lieberman, G.J. 2001. *Introduction to Operations Research*. 7th Ed. 3
- [5] Mariana. 2006. *Multiple Travelling Salesman Problem Dengan Menggunakan Algoritma Genetik*. Undergraduate thesis, Duta Wacana Christian University.
- [6] Munir.R. 2005. *Matematika Diskrit*. Edisi ke-3. Informatika, Bandung.
- [7] Suyanto. 2008. *Evolutionary Computation*. Informatika, Bandung.
- [8] Yuliansyah. 2007. *Penggunaan Metode Heuristik Fisher-Jalkumar Dalam Menyelesaikan multi Travelling Salesman Problem (m-TSP)*. Program Studi Matematika FMIPA. Universitas Lambung Mangkurat (tidak dipublikasikan).

ARTIKEL TRIKUSUMA AJI

ORIGINALITY REPORT



PRIMARY SOURCES

- | | | |
|---|---|-----------|
| 1 | Submitted to Universitas Riau
Student Paper | 2% |
| 2 | Submitted to Lambung Mangkurat University
Student Paper | 2% |
| 3 | pt.scribd.com
Internet Source | 2% |
| 4 | Submitted to Universitas Dian Nuswantoro
Student Paper | 1% |
| 5 | repository.usu.ac.id
Internet Source | 1% |
| 6 | docplayer.info
Internet Source | 1% |
| 7 | Submitted to Universiti Malaysia Pahang
Student Paper | 1% |
| 8 | Submitted to UIN Sunan Gunung Djati Bandung
Student Paper | 1% |
| 9 | etheses.uin-malang.ac.id
Internet Source | 1% |

Submitted to Universitas Brawijaya

10

Student Paper

1 %

11

www.scribd.com

1 %

Internet Source

12

ejurnal.uin-suska.ac.id

1 %

Internet Source

13

dokumen.tips

<1 %

Internet Source

14

www.diciva.ugto.mx

<1 %

Internet Source

15

learntechlib.org

<1 %

Internet Source

16

jp.feb.unsoed.ac.id

<1 %

Internet Source

17

www.mjbcontrols.com.au

<1 %

Internet Source

18

eprints.polsri.ac.id

<1 %

Internet Source

19

era.library.ualberta.ca

<1 %

Submitted to RMIT University

20

Student Paper

<1 %

Internet Source

21

ilkogretim-online.org.tr

<1 %

22	Submitted to Sriwijaya University Student Paper	<1 %
23	anzdoc.com Internet Source	<1 %
24	Fandi Ahmad, Hafidz Fadel Muhamarram. "PENENTUAN JALUR DISTRIBUSI DENGAN METODE SAVING MATRIKS", Competitive, 2018 Publication	<1 %
25	media.neliti.com Internet Source	<1 %
26	repository.ipb.ac.id Internet Source	<1 %
27	Submitted to University of Bucharest Student Paper	<1 %
28	Nadya Satya Handayani, Sri Kusumadewi, Edi Fitriyanto. "Rekomendasi Makanan untuk Ibu Hamil Menggunakan Algoritma Genetika", JUITA: Jurnal Informatika, 2020 Publication	<1 %
29	Submitted to Udayana University Student Paper	<1 %
30	Submitted to STIKOM Surabaya Student Paper	<1 %

Exclude quotes	On	Exclude matches	Off
Exclude bibliography	On		