

**PENERAPAN K-MEANS DAN ALGORITMA GENETIKA UNTUK  
MENYELESAIKAN MTSP**

(Studi Kasus Pada Perjalanan Menuju Seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo)

**SKRIPSI**



**OLEH:**

**MUHAMMAD FAIZ NAILUN NI'AM**

NIM : 1842200034

UNIVERSITAS NURUL JADID  
PAITON PROBOLINGGO  
**FAKULTAS SOSIAL DAN HUMANIORA**  
PROGRAM STUDI PENDIDIKAN MATEMATIKA

JULI 2022

**PENERAPAN K-MEANS DAN ALGORITMA GENETIKA UNTUK  
MENYELESAIKAN MTSP**

(Studi Kasus Pada Perjalanan Menuju Seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo)

**SKRIPSI**

DIAJUKAN KEPADA UNIVERSITAS NURUL JADID  
PAITON PROBOLINGGO UNTUK MENYELESAIKAN  
SALAH SATU PERSYARATAN DALAM MENYELESAIKAN  
PROGRAM SARJANA PENDIDIKAN MATEMATIKA

**OLEH :**

**MUHAMMAD FAIZ NAILUN NI'AM**

NIM : 1842200034

UNIVERSITAS NURUL JADID  
PAITON PROBOLINGGO  
**FAKULTAS SOSIAL DAN HUMANIORA**  
PROGRAM STUDI PENDIDIKAN MATEMATIKA

JULI 2022

## ABSTRAK

Beberapa lembaga pendidikan sering kali mengadakan acara-acara besar seperti kompetisi dan olimpiade. Permasalahan pendistribusian barang seperti poster, surat selebaran, dan undangan seringkali terjadi keterlambatan. Bagaimana menentukan rute optimum bagi beberapa pengirim barang di sebuah lembaga pendidikan akan dimodelkan secara matematis dan akan diselesaikan menggunakan metode  $k$ -means dan algoritma genetika. Permasalahan ini termasuk kategori *Multiple Travelling Salesman Problem*. Dalam skripsi ini dilakukan pencarian rute optimum untuk menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo menggunakan  $k$ -means dan algoritma genetika.

**Kata Kunci:** MTSP, Algoritma Genetika,  $K$ -means.

## ABSTRACT

Some educational institutions often hold big events such as competitions and Olympics. Problems with the distribution of goods such as posters, leaflets, and invitations often result in delays. How to determine the optimum route for several shippers in an educational institution will be modeled mathematically and will be solved using the  $k$ -means method and genetic algorithm. This problem belongs to the *Multiple Traveling Salesman Problem* category. In this thesis, the search for the optimum route to all high schools in Probolinggo Regency is conducted using  $k$ -means and genetic algorithms.

**Kata Kunci:** MTSP, Genetic Algorithms,  $K$ -means.

## KATA PENGANTAR

Segenap puji dan syukur kami panjatkan kepada Allah SWT karena atas rida, berkat, dan karunia yang diberikan oleh-Nya, sehingga peneliti berkesempatan untuk menyelesaikan penelitian skripsi ini dengan judul "Penerapan *K*-means dan Algoritma Genetika untuk Menyelesaikan MTSP (Studi Kasus pada Perjalanan Menuju Seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo)".

Skripsi ini diajukan untuk syarat kelulusan mata kuliah Skripsi di Program Studi Pendidikan Matematika Universitas Nurul Jadid. Tidak dapat disangkal bahwa butuh usaha yang keras dalam penyelesaian penelitian dan penulisan skripsi ini. Namun skripsi ini tidak akan selesai tanpa bantuan, dukungan, bimbingan, serta do'a yang sangat berharga oleh orang-orang disekeliling kami. Oleh karena itu kami ingin mengucapkan terima kasih yang sebesar-besarnya kepada pihak yang telah memberikan dukungan dan membantu selama penyusunan skripsi ini. Terima kasih saya sampaikan kepada:

1. Keluarga terutama kedua orang tua yang telah memberikan semangat dan motivasi dalam menyelesaikan penelitian ini.
2. Bapak K.H. Abd. Hamid Wahid, M.Ag., selaku Rektor Universitas Nurul Jadid
3. Bapak Dr. Tirmidi, selaku Dekan Fakultas Sosial dan Humaniora Universitas Nurul Jadid.
4. Bapak Syadidul Itqan M.Pd., selaku Kaprodi Pendidikan Matematika Universitas Nurul Jadid.
5. Bapak Nur Hamid, M.Si., Ph.D., dan Ibu Shofia Hidayah, M.Pd., selaku dosen pembimbing 1 dan 2 yang telah meluangkan waktu dan tenaganya serta memberikan bimbingan, wawasan, dan ilmu yang sangat berharga dalam menyelesaikan penelitian ini.

6. Ibu Olief Ilmandira Ratu Farisi, S.Pd., M.Si., selaku dosen penguji proposal yang telah memberikan masukan, nasehat, dan perbaikan pada proposal penelitian yang sebelumnya telah dibuat.
7. Seluruh teman-teman dari Prodi Matematika angkatan 2018 sebagai teman seperjuangan dalam menyelesaikan skripsi yang juga saling memberikan semangat dan dukungan dalam menyelesaikan skripsi.
8. Semua pihak baik dosen, mahasiswa, teman, ataupun masyarakat sekitar yang secara langsung maupun tidak langsung terlibat dalam membantu peneliti menyelesaikan skripsi ini.

Kami menyadari bahwa dalam penelitian ini masih terdapat kekurangan dan jauh dari kata sempurna. Oleh karena itu kami menerima dengan baik segala kritik dan masukan yang dapat membangun bagi kami. Kami berharap skripsi ini dapat memberi manfaat bagi banyak pihak.

Probolinggo, 1 Juli 2022

Peneliti

## DAFTAR ISI

<b>I</b>	<b>PENDAHULUAN</b>	<b>1</b>
A.	Latar Belakang Masalah . . . . .	1
B.	Rumusan Masalah . . . . .	2
C.	Tujuan Penelitian . . . . .	3
D.	Manfaat Penelitian . . . . .	3
E.	Batasan Masalah Penelitian . . . . .	4
<b>II</b>	<b>KAJIAN PUSTAKA</b>	<b>5</b>
A.	Penelitian Relevan . . . . .	5
B.	Dasar Teori . . . . .	6
1.	<i>Multiple Traveling Salesman Problem</i> . . . . .	6
2.	Algoritma . . . . .	7
3.	Algoritma <i>k</i> -means . . . . .	7
4.	<i>Centroid</i> . . . . .	9
5.	Algoritma Genetika . . . . .	10
6.	<i>Fitness</i> . . . . .	11
7.	<i>Euclidean distance</i> . . . . .	12
8.	<i>Crossover</i> . . . . .	13
9.	Mutasi . . . . .	13
<b>III</b>	<b>METODE PENELITIAN</b>	<b>15</b>
A.	Tahapan Penelitian . . . . .	15
B.	Prosedur Penelitian . . . . .	16
1.	Data Penelitian . . . . .	16
2.	Instrumen Pendukung . . . . .	16
3.	Langkah-langkah Dalam Tahap Pengolahan Data . . . . .	18
<b>IV</b>	<b>HASIL DAN PEMBAHASAN</b>	<b>21</b>
A.	Pengambilan Data Lokasi . . . . .	21

B.	Proses Pengklasteran Data . . . . .	22
C.	Proses TSP menggunakan Algoritma Genetika . . . . .	27
D.	Hasil dari proses MTSP . . . . .	28
1.	Tanpa pembagian klaster . . . . .	29
2.	Pembagian 2 klaster . . . . .	30
3.	Pembagian 3 klaster . . . . .	31
4.	Pembagian 4 klaster . . . . .	32
5.	Pembagian 5 klaster . . . . .	34
6.	Pembagian 6 klaster . . . . .	35
7.	Pembagian 7 klaster . . . . .	37
8.	Pembagian 8 klaster . . . . .	39
9.	Pembagian 9 klaster . . . . .	41
10.	Pembagian 10 klaster . . . . .	42
E.	Total jarak . . . . .	44
<b>V</b>	<b>PENUTUP</b>	<b>46</b>
A.	Kesimpulan . . . . .	46
B.	Saran . . . . .	47
	<b>LAMPIRAN</b>	<b>51</b>
<b>1</b>	<b>DATASET</b>	<b>51</b>
1.1	Nama dan Koordinat SMA di Kabupaten Probolinggo . . . . .	51



## DAFTAR GAMBAR

2.1	Proses MTSP dengan klaster . . . . .	7
2.2	Diagram alir tahapan $k$ -means . . . . .	9
2.3	Diagram alir tahapan algoritma genetika . . . . .	11
2.4	Proses <i>crossover</i> . . . . .	13
2.5	Proses mutasi . . . . .	14
3.1	Visualisasi data jupyter notebook . . . . .	17
3.2	Menandai lokasi pada Google Earth . . . . .	18
3.3	Mengekspor data ke bentuk spreadsheet . . . . .	18
4.1	Visualisasi lokasi SMA di Kabupaten Probolinggo . . . . .	21
4.2	Visualisasi klaster sesuai warna . . . . .	27
4.3	Perjalanan tanpa pembagian klaster . . . . .	30
4.4	Perjalanan dibagi 2 klaster . . . . .	31
4.5	Perjalanan dibagi 3 klaster . . . . .	32
4.6	Perjalanan dibagi 4 klaster . . . . .	34
4.7	Perjalanan dibagi 5 klaster . . . . .	35
4.8	Perjalanan dibagi 6 klaster . . . . .	37
4.9	Perjalanan dibagi 7 klaster . . . . .	39
4.10	Perjalanan dibagi 8 klaster . . . . .	40
4.11	Perjalanan dibagi 9 klaster . . . . .	42
4.12	Perjalanan dibagi 10 klaster . . . . .	44

## DAFTAR TABEL

4.1	<i>Centroid</i> pada 1 klaster . . . . .	22
4.2	<i>Centroid</i> pada 2 klaster . . . . .	22
4.3	<i>Centroid</i> pada 3 klaster . . . . .	23
4.4	<i>Centroid</i> pada 4 klaster . . . . .	23
4.5	<i>Centroid</i> pada 5 klaster . . . . .	23
4.6	<i>Centroid</i> pada 6 klaster . . . . .	24
4.7	<i>Centroid</i> pada 7 klaster . . . . .	24
4.8	<i>Centroid</i> pada 8 klaster . . . . .	25
4.9	<i>Centroid</i> pada 9 klaster . . . . .	25
4.10	<i>Centroid</i> pada 10 klaster . . . . .	26
4.11	Total jarak dengan jumlah pembagian klaster yang berbeda . . . . .	45

# **BAB I**

## **PENDAHULUAN**

### **A. Latar Belakang Masalah**

Kabupaten Probolinggo adalah salah satu dari beberapa kabupaten yang sedang berkembang di Provinsi Jawa Timur. Banyak sekolah tingkat menengah yang tersebar di Kabupaten Probolinggo. Selain itu di Kabupaten Probolinggo terdapat beberapa kampus salah satunya adalah Universitas Nurul Jadid yang terletak di Kecamatan Paiton. Pada tahun-tahun sebelumnya kampus ini sering sekali mengadakan acara-acara besar seperti lomba dan olimpiade. Dalam acara-acara tersebut seringkali melakukan pendistribusian barang seperti undangan acara, poster, surat selebaran, dan lain-lain kepada beberapa sekolah di Kabupaten Probolinggo. Oleh karena itu diperlukan sebuah pencarian rute yang efisien untuk menuju ke sekolah-sekolah tersebut agar dapat menghemat waktu dan tenaga dalam perjalanan. Permasalahan pencarian rute tersebut dalam hal ini dapat disebut dengan *Traveling Salesman Problem* (TSP), sedangkan gabungan dari beberapa permasalahan TSP disebut *Multiple Traveling Salesman Problem* (MTSP).

Selama bertahun-tahun, telah banyak penelitian tentang MTSP. Berbagai metode telah banyak digunakan untuk mencari solusi dari permasalahan MTSP salah satunya adalah algoritma genetika (AG) dan *k*-means. Untuk melakukan proses pencarian solusi MTSP diperlukan proses pengklasteran (pengelompokan) terlebih dahulu, ada banyak cara untuk menggunakan AG dalam pengklasteran,

terbukti bahwa metode ini dapat mengklaster data lebih cepat daripada beberapa algoritma lain yang digunakan untuk pengklasteran [11]. Kemampuan pengklasteran dari AG ini dimanfaatkan untuk mencari pusat klaster yang sesuai sehingga kesamaan dari klaster yang dihasilkan dioptimalkan [14]. Ada juga yang menggunakan metode paralel untuk TSP untuk meningkatkan efisiensi seperti pada artikel Zhang, dkk. [12].

Menurut artikel Zhang efisiensi AG akan menurun dengan cepat jika digunakan pada skala kota besar [23]. Berbeda dengan algoritma  $k$ -means dapat mengklaster terlebih dahulu sebelum melakukan pencarian solusi dari permasalahan TSP dan menghindari persilangan tiap rute *salesman* (pengirim barang) [13]. Penggunaan algoritma genetika dan algoritma  $k$ -means, algoritma ini merupakan algoritma yang digunakan untuk membagi data MTSP menjadi beberapa klaster, metode ini efektif untuk menyelesaikan MTSP, selain itu juga dapat menghindari persilangan rute antara *salesman* seperti yang dibahas oleh Lu, dkk., pada artikelnya [13]. Dari gabungan semua perspektif tersebut, dalam penelitian ini, digunakanlah  $k$ -means dan algoritma genetika untuk menyelesaikan kasus pembagian klaster dan pencarian rute terdekat menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo.

## **B. Rumusan Masalah**

Berdasarkan latar belakang, maka rumusan masalah yang akan dikaji dalam penelitian ini sebagai berikut.

1. Bagaimana cara menemukan solusi *Multiple Traveling Salesman Problem*

dengan  $k$ -means dan algoritma genetika?

2. Bagaimana pembagian klaster dan urutan jalur terdekat menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo?

### C. Tujuan Penelitian

Berdasarkan latar belakang dan rumusan masalah, tujuan dari penelitian ini yaitu.

1. Mengetahui cara menemukan solusi *Multiple Traveling Salesman Problem* dengan  $k$ -means dan algoritma genetika.
2. Menemukan solusi pembagian klaster dan urutan jalur terdekat menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo.

### D. Manfaat Penelitian

Manfaat dari penelitian ini yaitu:

1. Bagi Peneliti, mengetahui cara menyelesaikan kasus permasalahan *Multiple Traveling Salesman Problem* dengan menggunakan metode  $k$ -means *clustering* dan algoritma genetika serta dapat dikembangkan dan diterapkan dalam kehidupan.
2. Bagi Program Studi Pendidikan Matematika, menambah ilmu mengenai metode optimasi dan pencarian rute terdekat yang dapat diterapkan serta dipelajari kembali oleh mahasiswa pendidikan matematika untuk tahun-tahun

selanjutnya, serta mengetahui rute-rute terdekat untuk menuju ke seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo.

3. Bagi Masyarakat, dapat menggunakan metode tersebut untuk menyelesaikan kasus *Multiple Traveling Salesman Problem*, seperti penyebaran pestisida, pengintaian musuh pada militer, pendistribusian barang, dan lain-lain.

#### **E. Batasan Masalah Penelitian**

Berdasarkan latar belakang penelitian dan tujuan penelitian, batasan masalah dalam penelitian ini yaitu:

1. MTSP pada skripsi ini menggunakan 1 titik asal dan setiap *salesman* akan berangkat dan kembali pada simpul kota yang sama.
2. MTSP pada skripsi ini menggunakan *k*-means untuk pengklasteran dan algoritma genetika untuk menentukan rute terdekatnya.
3. Titik tujuan merupakan titik koordinat lokasi seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo baik negeri maupun swasta.
4. Setiap titik tujuan diasumsikan selalu terhubung dan berjalan lurus.
5. Titik kumpul menggunakan koordinat rata-rata dari semua titik-titik *centroid* karena untuk mengurangi persilangan seperti yang dibahas pada artikel Zhang, dkk. [13].
6. Tidak ada prioritas sekolah mana saja yang dilalui terlebih dahulu.

## BAB II

### KAJIAN PUSTAKA

#### A. Penelitian Relevan

Ada beberapa hasil penelitian sebelumnya yang memiliki keterkaitan dengan penelitian ini. Penelitian berjudul "*Applying K-means and Genetic Algorithm for Solving MTSP*" [13]. Penelitian tersebut membahas tentang persilangan jalur antara tiap *salesman* yang dapat dihindari dengan menggunakan algoritma genetika dan *k-means*. Dari penelitian tersebut dihasilkan bahwa dengan penggunaan algoritma genetika dan *k-means* untuk menyelesaikan MTSP dapat meminimalisir terjadinya tabrakan antara *salesman*.

Penelitian kedua berjudul "*Optimasi Multiple Travelling Salesman Problem (M-TSP) pada Penentuan Rute Optimal Penjemputan Penumpang Travel Menggunakan Algoritme Genetika*" [18]. Penelitian tersebut membahas tentang permasalahan MTSP yaitu beberapa *salesman* yang akan berangkat dari kantor *travel* menuju ke alamat penjemputan masing-masing penumpang. Pada permasalahan tersebut menggunakan representasi permutasi, proses reproduksi *crossover* dengan *one cut point crossover*, proses mutasi dengan *exchange mutation*, dan proses seleksi dengan *elitism selection*.

Mayuliana, dkk., dalam artikelnya yang berjudul "Penyelesaian *Multitraveling Salesman Problem* dengan Algoritma Genetika" [16], mempelajari tentang kinerja algoritma genetika berdasarkan jarak minimum dan waktu

pemrosesan yang diperlukan untuk 10 kali pengulangan untuk setiap kombinasi kota penjual. Artikel karangan Al-Khateeb, B., dan Yousif, M. berjudul "*SOLVING MULTIPLE TRAVELING SALESMAN PROBLEM BY MEERKAT SWARM OPTIMIZATION ALGORITHM*" [2] dalam artikel ini mengusulkan algoritma metaheuristik yang disebut algoritma *Meerkat Swarm Optimization* (MSO) untuk memecahkan MTSP dan menjamin solusi berkualitas baik dalam waktu yang wajar untuk masalah kehidupan nyata.

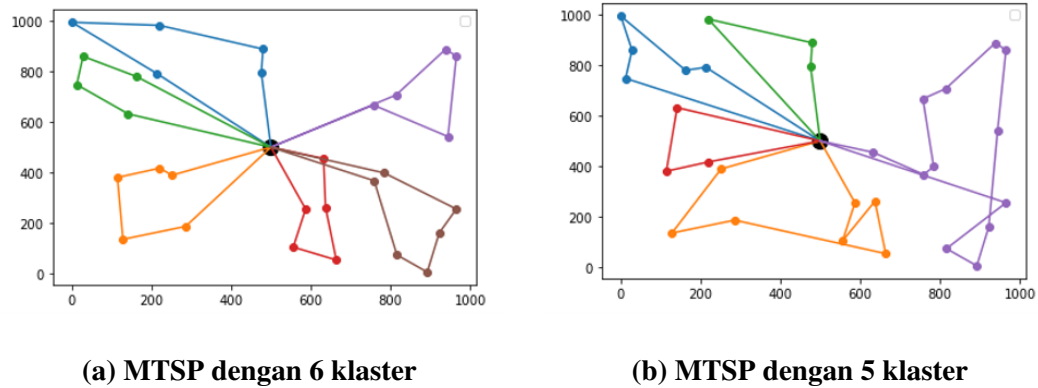
## **B. Dasar Teori**

### **1. *Multiple Traveling Salesman Problem***

*Travelling Salesman Problem* atau TSP adalah permasalahan pencarian rute paling efisien dalam sebuah perjalanan, sedangkan *Multiple Travelling Salesman Problem* (MTSP) adalah gabungan dari beberapa permasalahan TSP dengan titik kumpul dan titik kembali yang sama. Menurut Al-Omeer dan Ahmed, MTSP adalah salah satu kombinatorial optimasi masalah, yang dapat didefinisikan sebagai berikut: Ada  $m$  jumlah *salesman* yang harus melakukan perjalanan ke  $n$  sejumlah kota dimulai dengan depot dan berakhir di depot yang sama [3]. Selanjutnya para *salesman* harus melakukan perjalanan dari satu kota ke kota lain secara terus menerus tanpa mengulang kota mana saja yang telah dilintasi oleh para *salesman* dan mempertimbangkan jalur terpendek selama perjalanan tersebut. Metode MTSP sebenarnya banyak sekali, namun yang digunakan dalam penelitian ini adalah algoritma genetika dan algoritma  $k$ -means. Dalam hal ini data akan dibagi menjadi



beberapa klaster terlebih dahulu sesuai dengan jumlah *salesman* dari perusahaan, seperti pada Gambar 2.1.



**Gambar 2.1 Proses MTSP dengan klaster**

## 2. Algoritma

Maulana menyebutkan dalam artikelnya algoritma adalah kumpulan perintah untuk menyelesaikan suatu masalah dan diselesaikan dengan cara sistematis, terstruktur dan logis [15]. Algoritma digunakan untuk memecahkan permasalahan yang dialami oleh seorang pengguna program.

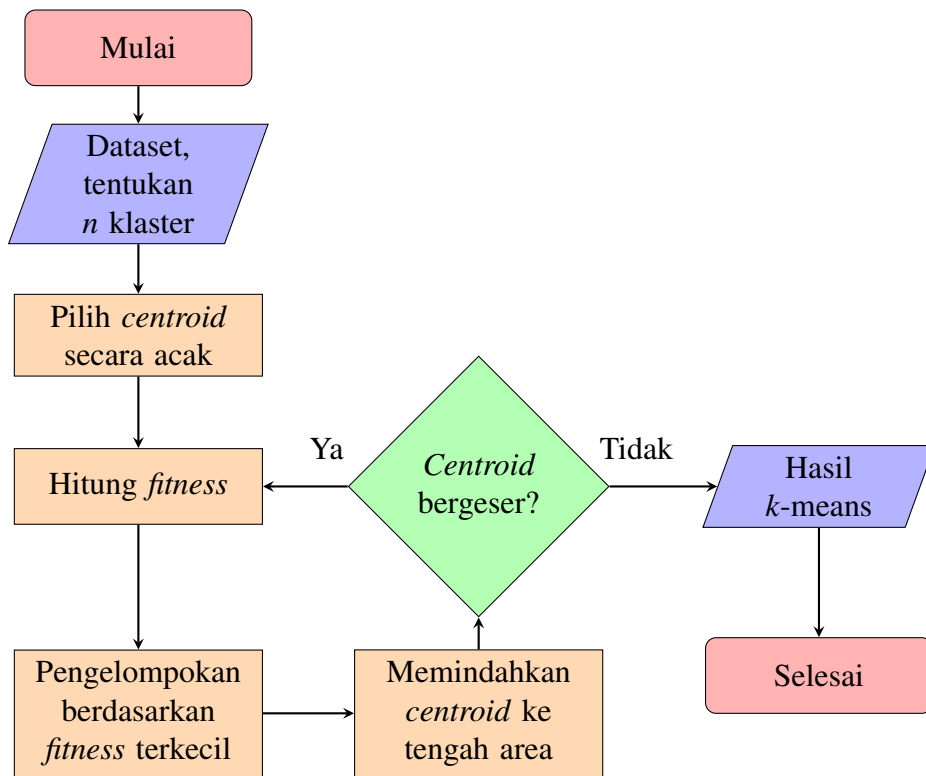
## 3. Algoritma *k*-means

*K*-means adalah jenis metode klasifikasi tanpa pengawasan yang mempartisi item data menjadi satu atau lebih klaster [1]. *K*-means mencoba untuk memodelkan suatu dataset ke dalam beberapa klaster sehingga item-item data dalam suatu klaster memiliki karakteristik yang sama dan memiliki karakteristik yang berbeda dengan klaster lainnya.

Menurut S Monalisa [17] tahapan mengklaster menggunakan algoritma *k*-means adalah sebagai berikut.

1. Menentukan banyak klaster
2. Memilih beberapa *centroid* secara acak sesuai banyak klaster
3. Menghitung jarak titik ke *centroid* dengan rumus *Euclidean distance* seperti Persamaan (2.2).
4. Mengelompokkan titik-titik yang tersebar ke dalam klaster yang sama dengan titik *centroid* paling dekat
5. Memperbarui *centroid* dengan menghitung nilai rata-rata nilai pada masing-masing klaster
6. Melakukan iterasi sebanyak mungkin dengan kembali ke tahapan 3 sampai tidak ada perubahan klaster atau perubahan nilai *centroid*

Secara garis besar tahapan-tahapan algoritma genetika seperti diagram alir pada Gambar 2.2.



**Gambar 2.2 Diagram alir tahapan *k-means***

#### 4. *Centroid*

*Centroid* adalah nilai yang dijadikan sebagai titik awal dimulainya sebuah pengelompokan (*clustering*) pada algoritma *k-means* [19]. Untuk melakukan pengelompokan data, dimulai dengan menghitung jarak dari setiap titik tujuan menuju ke setiap titik *centroid* sebagai awal pembentukan klaster, setelah itu titik-titik tujuan akan dikelompokkan menurut titik klaster terdekatnya. Dalam langkah tersebut akan dihitung titik-titik *centroid* yang baru menggunakan nilai rata-rata titik dari tiap klaster.

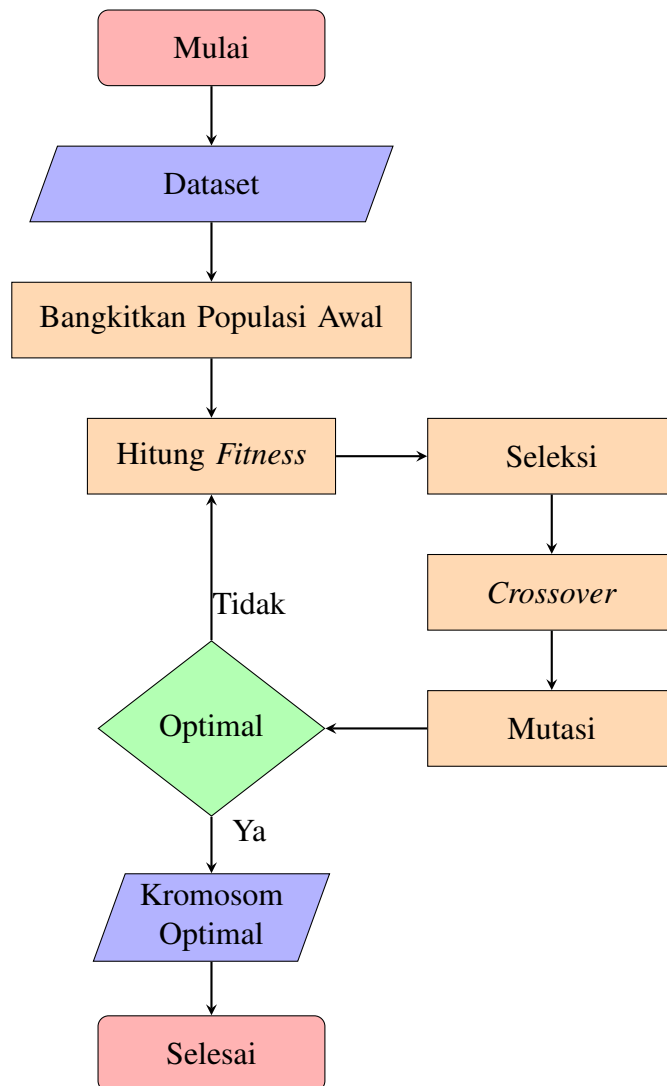
## 5. Algoritma Genetika

Pada artikel Hermanto disebutkan bahwa algoritma genetika adalah algoritma yang digunakan untuk mencari solusi suatu permasalahan dengan cara yang lebih alami yang terinspirasi dari teori evolusi [8]. Dalam hal ini, algoritma genetika dapat juga digunakan untuk pencarian sebuah rute terpendek dalam sebuah kasus perjalanan.

Menurut Armanda RS [4] dalam artikelnya menyampaikan penyelesaian masalah menggunakan algoritma genetika memerlukan beberapa tahapan sebagai berikut:

1. Bangkitkan populasi, dalam penelitian ini yang digunakan adalah data yang telah diklaster menggunakan algoritma *k*-means
2. Melakukan reproduksi dengan *crossover* dan mutasi pada pembentukan awal populasi
3. Menyeleksi menggunakan metode *elitism*
4. Menentukan nilai *fitness* agar mendapatkan solusi akhir yang optimal
5. Iterasi dilakukan untuk generasi berikutnya.

Secara garis besar tahapan-tahapan algoritma genetika seperti diagram alir pada Gambar 2.3.



**Gambar 2.3 Diagram alir tahapan algoritma genetika**

## 6. *Fitness*

*Fitness* adalah suatu ukuran yang dijadikan acuan untuk mengetahui baik atau tidaknya suatu individu atau bisa disebut nilai dari fungsi tujuan [5]. Tujuan dari penggunaan algoritma genetika adalah untuk mengoptimalkan nilai tujuan dengan cara mencari nilai fitness yang paling maksimal atau minimal. Nilai *fitness* suatu kromosom menggambarkan kualitas kromosom dalam populasi tersebut. Seperti

dalam penelitian ini adalah mencari jarak yang paling minimal maka nilai *fitness*nya yang dicari adalah yang paling minimal juga. Untuk menghitung nilai *fitness* dapat menggunakan Persamaan 2.1.

$$fit = \sum(d_{ij}) \quad (2.1)$$

Keterangan:

- $d_{ij}$  adalah jarak *Euclidean Distance* dapat dilihat pada Persamaan 2.2

## 7. *Euclidean distance*

*Euclidean distance* pertama kali diperkenalkan oleh ilmuan Yunani. Jarak *Euclidean* merupakan metode yang digunakan untuk menghitung jarak antara dua buah titik pada dua dimensi atau tiga dimensi [22]. Untuk menghitung jarak *Euclidean* dapat dilihat pada Persamaan 2.2.

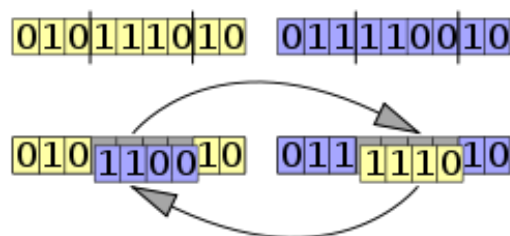
$$d_{ij} = \sqrt{(x_j - x_i)^2 + (y_j - y_i)^2} \quad (2.2)$$

Keterangan:

- $d_{ij}$  adalah nilai jarak pada titik  $i$  ke titik  $j$
- $x_i$  dan  $y_i$  adalah nilai koordinat  $x$  dan  $y$  pada titik  $i$
- $x_j$  dan  $y_j$  adalah nilai koordinat  $x$  dan  $y$  pada titik  $j$

## 8. Crossover

*Crossover* atau persilangan adalah operator dari algoritma genetika yang melibatkan dua induk untuk membentuk kromosom baru menurut Hardy, dkk. pada artikelnya [7]. Dalam langkah ini dilakukan dengan cara menukar sebagian gen pada kromosom induk pertama dengan gen pada kromosom induk kedua seperti pada Gambar 2.4. Proses *crossover* tersebut diterapkan pada setiap individu dengan probabilitas *crossover* ( $p_c$ ) yang telah ditentukan. Jika diterapkan *crossover* keturunan didapatkan dari kromosom-kromosom induk. Jika *crossover* tidak diterapkan, satu induk dipilih secara acak dengan  $p_c$  yang sama dan diduplikasi menjadi anak.

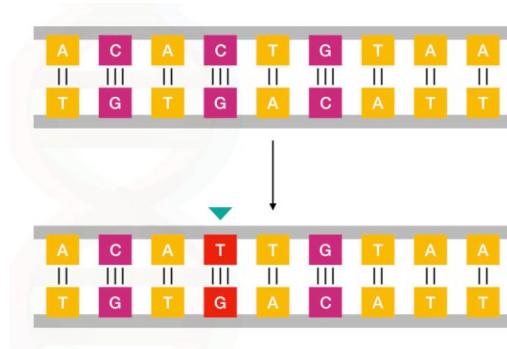


**Gambar 2.4 Proses *crossover***

## 9. Mutasi

Mutasi atau *mutation* adalah operator yang digunakan untuk mengubah gen-gen yang terdapat dalam kromosom. Model dalam proses ini sebagaimana yang terjadi dalam kehidupan alam [20] seperti pada Gambar 2.5. Dalam proses mutasi akan dibangkitkan sebuah bilangan acak sebagai Probabilitas mutasi ( $p_m$ ) yang sangat kecil. Mutasi diterapkan dengan tujuan untuk memperoleh nilai *fitness*

yang lebih baik dari sebelumnya, dan lama-kelamaan akan menjadi solusi optimum yang diinginkan.



**Gambar 2.5 Proses mutasi**



## **BAB III**

### **METODE PENELITIAN**

#### **A. Tahapan Penelitian**

Tahapan penelitian dalam skripsi ini melalui tahapan sebagai berikut.

1. Tahap pengumpulan data, kegiatan yang dilakukan pada tahap pertama adalah peneliti mengumpulkan data. Pada tahap ini peneliti juga mencari informasi data, yaitu membaca artikel penelitian sebelumnya yang berkaitan dengan MTSP dan juga menyiapkan alat bantu atau aplikasi yang akan digunakan untuk membantu pengolahan data. Dari tahap ini data akan dikumpulkan kemudian dilanjutkan ke tahapan selanjutnya.
2. Tahap pengolahan data, pada tahap ini penulis mulai mengolah data yang telah dikumpulkan sebelumnya untuk diolah dan dari tahap ini akan dilakukan uji coba untuk mengetahui keefektifan metode yang digunakan.
3. Tahap analisis, setelah mendapatkan hasil uji coba peneliti mulai menganalisis hasil, menjabarkan, serta mengevaluasinya.
4. Tahap implementasi, pada tahap terakhir ini penelitian yang telah dievaluasi dapat digunakan dan diterapkan pada tempat penelitian.

## **B. Prosedur Penelitian**

### **1. Data Penelitian**

Berdasarkan studi kasus dalam skripsi ini, data yang akan digunakan dalam penelitian ini adalah data koordinat dari seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo. Data nama-nama sekolah dikumpulkan dari <https://referensi.data.kemdikbud.go.id/> [9], dan data koordinat dikumpulkan melalui aplikasi Google Earth [6] yang dapat diunduh langsung ke dalam bentuk *spreadsheet*, dapat dilihat pada Lampiran 1. Waktu yang diperlukan peneliti untuk mengumpulkan data dari web tersebut kurang lebih sekitar satu bulan.

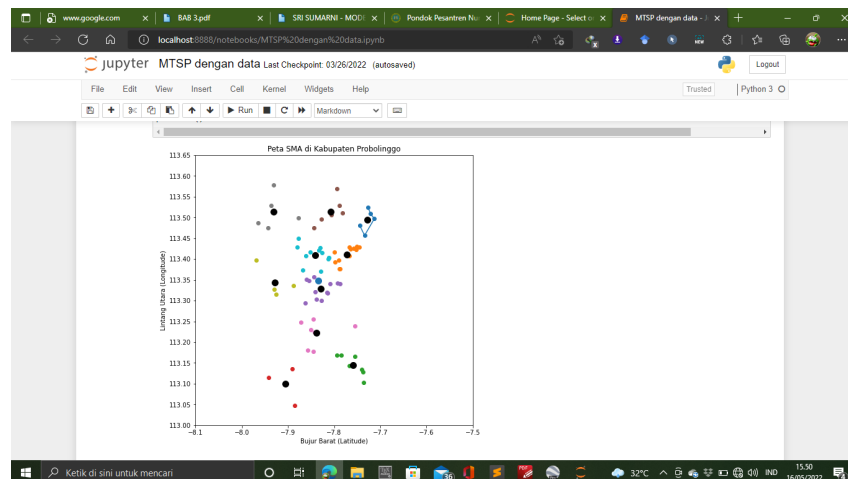
### **2. Instrumen Pendukung**

#### **1. Python**

Dalam penelitian ini akan digunakan bahasa pemrograman python untuk mempermudah pengerjaan. Bahasa python adalah bahasa pemrograman baru di masa sekarang, karena dalam bahasa ini lebih simpel dan singkat dalam membuat program [21]. Bahasa pemrograman ini merupakan bahasa pemrograman yang paling mudah dipelajari dari pada bahasa pemrograman yang lain. Serta dalam bahasa pemrograman ini dapat menjalankan beberapa rumus matematika di dalamnya. Selain itu bahasa Python telah digunakan secara luas, dan masuk dalam 3 besar bahasa pemrograman yang digunakan dalam beberapa tahun belakangan.

## 2. Jupyter Notebook

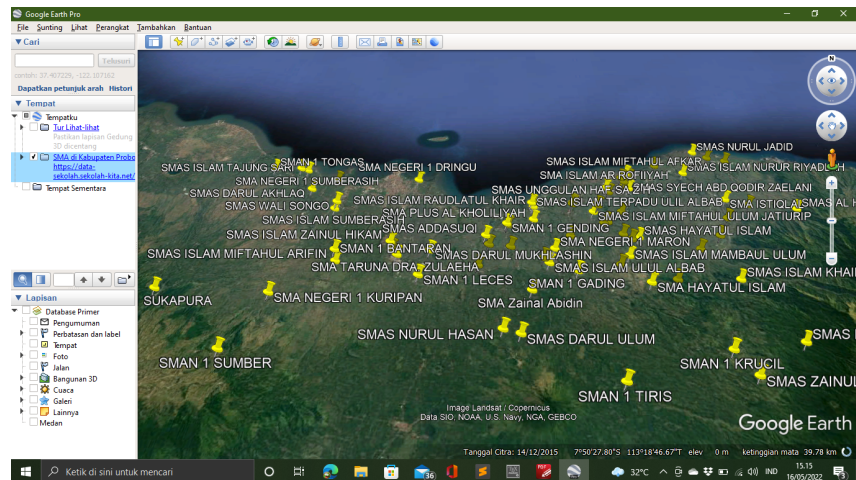
Jupyter Notebook adalah aplikasi web gratis yang digunakan untuk membuat dan membagikan dokumen komputasi, hasil hitungan, visualisasi, dan teks [10]. Notebook ini juga mendukung 3 bahasa pemrograman salah satunya adalah bahasa pemrograman python. Banyak kelebihan yang disajikan dari aplikasi ini salah satunya adalah mendokumentasikan kode, dan menjalankan kode dalam setiap sel, dan visualisasi data seperti pada Gambar 3.1.



**Gambar 3.1 Visualisasi data jupyter notebook**

## 3. Google Earth

Google Earth digunakan dalam penelitian ini untuk mengumpulkan koordinat lokasi seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo. Aplikasi ini dapat menandai beberapa lokasi secara langsung seperti pada Gambar 3.2 dan mengekspor ke dalam bentuk spreadsheet seperti pada Gambar 3.3. Data-data lokasi yang telah diunduh ke dalam bentuk spreadsheet akan diproses menggunakan jupyter notebook.



**Gambar 3.2 Menandai lokasi pada Google Earth**

Nama Sekolah	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)	Klasifikasi	Urutan
SMAN 1 SUMBER	-7,94	113,11	D	
SMAN 1 SUKAPURA	-7,89	113,05	D	
SMAN 1 BANTARAN	-7,84	113,18	G	
SMAS ISLAM MIFTAHUL ARIFIN	-7,85	113,18	G	
SMA TARUNA DRA. ZULAEHA	-7,83	113,23	G	
SMAN 1 LECE	-7,87	113,25	G	
SMAS ISLAM ZAINUL HIKAM	-7,84	113,22	G	
SMAS IT KAYI SEKAR AL AMRI	-7,84	113,22	G	
SMAS DARUL MUKHLASHIN	-7,85	113,26	G	
SMA ISLAM MIFTAHUL ULUM GUNUNG GENI	-7,86	113,29	E	
SMA NAZHATUT THOLIBIN	-7,84	113,30	E	
SMAS ADDASUQI	-7,83	113,30	E	
SMAS ISLAM RADEN FATAH	-7,84	113,32	E	
SMAN 1 TIRIS	-7,97	113,40	I	
SMAS DARUL ULUM	-7,93	113,33	I	
SMAS NURUL HASAN	-7,93	113,31	I	
SMA HAYATUL ISLAM	-7,88	113,43	J	
SMAN 1 KRUCIL	-7,94	113,48	H	
SMAS ISLAM AR ROHMAH	-7,93	113,58	H	11
SMAS ISLAM NURUL HUDA	-7,94	113,53	H	10
SMAS ZAINUL HASAN 2 KRUCIL	-7,96	113,49	H	
SMAS ISLAM HANIFAH	-7,83	113,43	I	

**Gambar 3.3 Mengekspor data ke bentuk spreadsheet**

### 3. Langkah-langkah Dalam Tahap Pengolahan Data

1. Peneliti menyiapkan data yang telah dikumpulkan sebelumnya.
2. Selanjutnya peneliti melakukan pengelompokkan data sebanyak 1 sampai dengan 10 klaster, untuk menemukan pembagian klaster sekaligus rute yang paling optimal. Metode yang digunakan adalah algoritma  $k$ -means, dengan

langkah-langkah sebagai berikut.

- (a) Pilih titik-titik *centroid* sesuai banyak klaster
- (b) Hitung jarak tiap titik tujuan dengan masing-masing *centroid* dengan rumus *Euclidean distance* seperti pada Persamaan (2.2).
- (c) Setelah seluruh titik dimasukkan ke dalam klaster, hitung *centroid* baru dengan cara menghitung rata-rata titik pada klaster tersebut. Lakukan hal yang sama pada klaster yang lain.
- (d) Ulangi langkah 2b sampai tidak ada perubahan pada anggota klaster.

3. Selanjutnya melakukan proses pencarian rute terpendeknya atau TSP pada setiap klaster yang telah dibagi, langkah-langkahnya adalah sebagai berikut.

- (a) Bangkitkan populasi awal yang berisi sejumlah kromosom
- (b) Hitung nilai *fitness* (jarak) tiap kromosom
- (c) Tetapkan probabilitas *crossover* ( $p_c$ ) dan bangkitkan bilangan acak (0,0000 sampai 1,0000) pada tiap kromosom, jika bilangan acak kurang dari  $p_c$  maka dilakukan *crossover*. Jika *fitness* kromosom hasil *crossover* lebih baik dari kromosom awal, maka kromosom awal digantikan dengan kromosom hasil *crossover*.
- (d) Tetapkan probabilitas mutasi ( $p_m$ ) dan bangkitkan bilangan acak (0,0000 sampai 1,0000) pada setiap kromosom. Jika bilangan acak kurang dari  $p_m$  maka akan dilakukan mutasi. Kromosom awal

digantikan dengan kromosom hasil mutasi jika kromosom hasil mutasi memiliki fitness yang lebih baik dari kromosom awal.

(e) Jika hasil kurang optimal, iterasi dilakukan dengan cara kembali ke tahapan 3b untuk generasi berikutnya sampai hasil yang dilakukan optimal atau mendekati optimal.

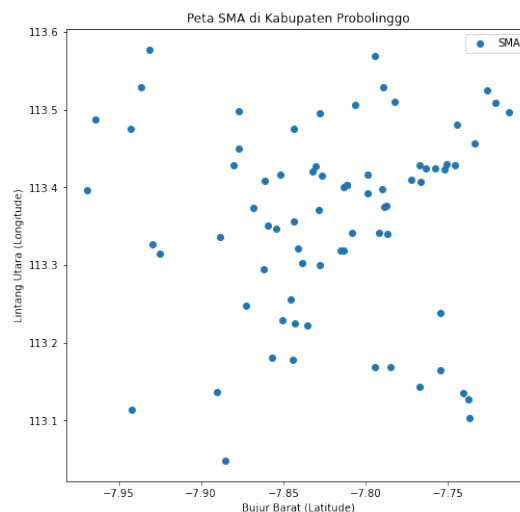
4. Ketika proses diatas selesai dilakukan maka dihasilkan pembagian klaster dan rute terdekat tiap klaster menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo
5. Mengevaluasi data yang dihasilkan

## BAB IV

### HASIL DAN PEMBAHASAN

#### A. Pengambilan Data Lokasi

Data yang digunakan adalah data koordinat lokasi yang diekspor melalui Google Earth. Lokasi pada Google Earth ditandai satu per satu dan diekspor ke dalam bentuk spreadsheet. Dapat dilihat pada Lampiran 1 seluruh nama-nama SMA di Kabupaten Probolinggo beserta koordinat lokasinya. Data tersebut dikumpulkan sebagai dataset dari penelitian ini. Visualisasi data dari koordinat-koordinat SMA di Kabupaten Probolinggo dapat dilihat pada Gambar 4.1.



**Gambar 4.1 Visualisasi lokasi SMA di Kabupaten Probolinggo**

Setelah peneliti mendapatkan lokasi yang akan diproses, selanjutnya diuji menggunakan pembagian dari 1 sampai dengan 10 klaster untuk mengetahui rute dan pembagian klaster yang paling optimal. Berikut ini adalah hasil dari percobaan

tersebut.

## B. Proses Pengklasteran Data

Pada tahap ini metode yang digunakan adalah metode *k*-means untuk mengklaster data dengan tahapan sebagai berikut.

1. Tentukan jumlah klaster, dalam hal ini yang digunakan adalah uji coba dengan pembagian 1 sampai dengan 10 klaster.
2. Selanjutnya pilih titik-titik *centroid* secara acak sebanyak jumlah klaster. Dari hasil pemilihan acak tersebut terpilih titik-titik *centroid* berikut.

(a) Untuk pembagian 1 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.1.

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,77	113,41

**Tabel 4.1 Centroid pada 1 klaster**

(b) Untuk pembagian 2 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.2.

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,75	113,42
B	-7,83	113,30

**Tabel 4.2 Centroid pada 2 klaster**

(c) Untuk pembagian 3 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.3.



Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,84	113,22
B	-7,93	113,31
C	-7,79	113,38

**Tabel 4.3 Centroid pada 3 klaster**

(d) Untuk pembagian 4 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.4.

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,77	113,43
B	-7,83	113,42
C	-7,74	113,13
D	-7,75	113,42

**Tabel 4.4 Centroid pada 4 klaster**

(e) Untuk pembagian 5 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.5

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,94	113,11
B	-7,85	113,42
C	-7,80	113,39
D	-7,94	113,53
E	-7,84	113,32

**Tabel 4.5 Centroid pada 5 klaster**

(f) Untuk pembagian 6 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.6.

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,79	113,53
B	-7,86	113,29
C	-7,89	113,14
D	-7,87	113,37
E	-7,94	113,48
F	-7,88	113,50

**Tabel 4.6 Centroid pada 6 klaster**

(g) Untuk pembagian 7 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.7.

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,89	113,34
B	-7,81	113,32
C	-7,84	113,48
D	-7,79	113,17
E	-7,71	113,50
F	-7,77	113,41
G	-7,72	113,51

**Tabel 4.7 Centroid pada 7 klaster**

(h) Untuk pembagian 8 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.8.

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,79	113,38
B	-7,88	113,43
C	-7,78	113,51
D	-7,84	113,30
E	-7,75	113,43
F	-7,75	113,16
G	-7,86	113,18
H	-7,86	113,35

**Tabel 4.8 Centroid pada 8 klaster**

(i) Untuk pembagian 9 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.9.

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,83	113,30
B	-7,74	113,48
C	-7,84	113,22
D	-7,93	113,31
E	-7,79	113,38
F	-7,88	113,43
G	-7,78	113,51
H	-7,84	113,30
I	-7,75	113,43

**Tabel 4.9 Centroid pada 9 klaster**

(j) Untuk pembagian 10 klaster terpilih titik-titik *centroid* pada Tabel 4.10.

Nama Centroid	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
A	-7,77	113,41
B	-7,76	113,43
C	-7,84	113,18
D	-7,83	113,50
E	-7,87	113,25
F	-7,94	113,11
G	-7,85	113,42
H	-7,80	113,39
I	-7,94	113,53
J	-7,84	113,32

**Tabel 4.10 Centroid pada 10 klaster**

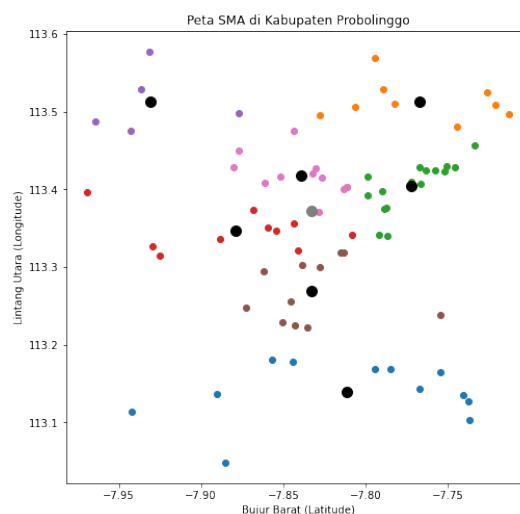
3. Hitung jarak tiap titik sekolah yang ada dengan masing-masing titik *centroid*.  
Penghitungan jarak menggunakan *Euclidean distance* pada persamaan (2.2).
4. Kelompokkan data ke dalam klaster yang memiliki jarak paling minimum.
5. Setelah seluruh titik sekolah masuk ke dalam klaster-klaster, hitung *centroid* yang baru dengan cara menghitung rata-rata titik sekolah yang ada di dalam klaster tersebut. Lakukan hal yang sama pada klaster yang lain.
6. Jika terdapat perubahan klaster, maka ulang langkah 3 hingga tidak ada perubahan anggota pada tiap klaster. Jika *centroid* yang baru tidak berubah dari sebelumnya, maka proses berhenti, karena *centroid* yang tidak berubah menyebabkan anggota klaster juga tidak berubah.

7. Setelah semua data terkluster, selanjutnya adalah menentukan titik kumpul dengan cara menghitung rata-rata dari seluruh titik-titik *centroid* tersebut.

Dari serangkaian proses *k*-means menghasilkan kluster-kluster berbeda. Data-data tersebut telah berhasil dikelompokkan, selanjutnya data tersebut akan diproses untuk ke tahapan selanjutnya.

### C. Proses TSP menggunakan Algoritma Genetika

Setelah data terkluster seperti pada Gambar 4.2 selanjutnya adalah mencari rute terdekatnya menggunakan algoritma genetika.



**Gambar 4.2 Visualisasi kluster sesuai warna**

1. Pada tahap awal, populasi yang berisi sejumlah kromosom yang di dalamnya dibangkitkan.
2. Selanjutnya adalah menghitung nilai *fitness* dari populasi yang dihasilkan, yaitu menghitung nilai total jarak dari masing-masing kromosom.

3. Setelah nilai *fitness* ditemukan, selanjutnya menetapkan probabilitas *crossover* ( $p_c$ ), dalam hal ini yang digunakan adalah  $p_c = 0,95$ . Bangkitkan bilangan acak (0,0000 sampai 1,0000) pada setiap kromosom, kromosom dengan bilangan acak kurang dari  $p_c$  maka akan dilakukan *crossover*. Jika kromosom hasil *crossover* memiliki *fitness* yang lebih baik dari kromosom awal, maka kromosom awal digantikan oleh kromosom hasil *crossover*.
4. Langkah selanjutnya adalah menentukan probabilitas mutasi ( $p_m$ ), dalam menentukan probabilitas mutasi yang digunakan adalah  $p_m = 0,1$ . Bangkitkan bilangan acak (0,0000 sampai 1,0000) pada setiap kromosom, kromosom yang memiliki bilangan acak kurang dari  $p_m$  maka akan dilakukan mutasi. Jika kromosom hasil mutasi memiliki *fitness* yang lebih baik dari kromosom awal, maka kromosom awal digantikan oleh kromosom hasil mutasi.
5. Iterasi dilakukan dengan cara kembali ke tahapan 2 untuk generasi berikutnya sampai hasil yang dilakukan optimal atau mendekati optimal.

#### **D. Hasil dari proses MTSP**

Dari serangkaian proses di atas, menghasilkan beberapa rute optimal yang dapat dilalui yang merupakan rute yang didapatkan dari pembagian klaster berbeda. Salah satunya pada Gambar 4.3 tidak menggunakan pembagian klaster, sehingga titik *centroid* pada klaster tersebut dijadikan titik kumpul.

Rute-rute yang dihasilkan sebelumnya diekspor ke bentuk spreadsheet dan

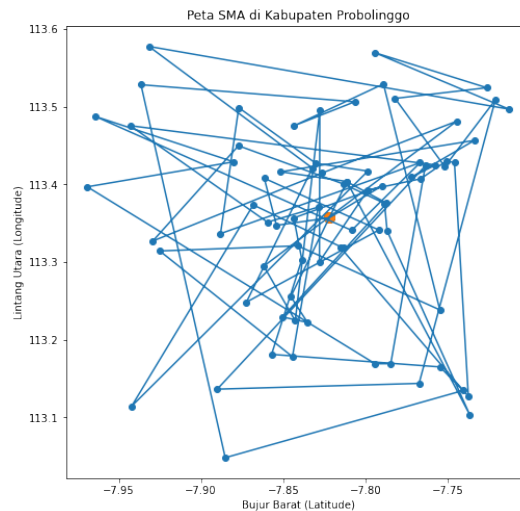
telah diurutkan berdasarkan nomor urut yang terdapat pada Lampiran 1 sehingga mempermudah pengguna dalam membaca data.

### 1. Tanpa pembagian klaster

Urutan perjalanan perjalanan dengan tanpa pembagian klaster menghasilkan urutan titik seperti berikut. *K-means* pada urutan ini tidak digunakan untuk pengklasteran data, namun hanya untuk penentuan titik kumpul.

67 → 65 → 53 → 27 → 4 → 42 → 66 → 34 → 70 → 8 → 19 → 28 → 37 →  
 11 → 25 → 72 → 55 → 31 → 3 → 74 → 15 → 68 → 20 → 44 → 40 → 16 → 30 →  
 23 → 24 → 63 → 13 → 29 → 50 → 7 → 54 → 2 → 10 → 52 → 64 → 21 → 62 →  
 58 → 26 → 1 → 69 → 14 → 45 → 61 → 38 → 59 → 17 → 71 → 18 → 32 → 57 →  
 73 → 75 → 41 → 39 → 49 → 51 → 6 → 60 → 22 → 33 → 48 → 5 → 35 → 46 →  
 56 → 36 → 47 → 9 → 12 → 43

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo tanpa pembagian klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.3. Urutan tersebut tampaknya masih belum sepenuhnya optimal, karena menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 10,05030304 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.82, 113.35) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.3 Perjalanan tanpa pembagian klaster**

## 2. Pembagian 2 klaster

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 2 klaster yaitu klaster A dan B, menghasilkan urutan sebagai berikut.

### 1. Urutan perjalanan pada klaster A:

33 → 52 → 21 → 32 → 55 → 36 → 10 → 37 → 56 → 30 → 27 → 59 → 60 →  
64 → 6 → 39 → 24 → 72 → 13 → 29 → 11 → 63 → 9 → 17 → 47 → 38

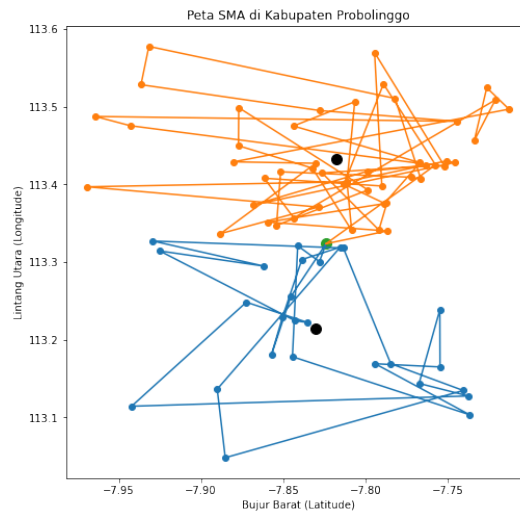
### 2. Urutan perjalanan pada klaster B:

57 → 58 → 71 → 53 → 49 → 25 → 16 → 23 → 46 → 35 → 61 → 15 → 4 →  
41 → 44 → 48 → 67 → 45 → 69 → 5 → 8 → 42 → 50 → 22 → 51 → 74 →  
26 → 19 → 34 → 43 → 65 → 12 → 28 → 14 → 70 → 66 → 3 → 40 → 20 →  
62 → 31 → 18 → 7 → 54 → 68 → 73 → 75 → 2 → 1

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan



dibagi menjadi 2 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.4. Urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 6,858777424 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.82, 113.32) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.4 Perjalanan dibagi 2 klaster**

### 3. Pembagian 3 klaster

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 3 klaster yaitu klaster A, B, dan C, menghasilkan urutan perjalanan sebagai berikut.

#### 1. Urutan perjalanan pada klaster A:

38 → 60 → 56 → 32 → 13 → 47 → 37 → 29 → 55 → 59 → 17 → 30 → 11 →  
27 → 21 → 72 → 36 → 10

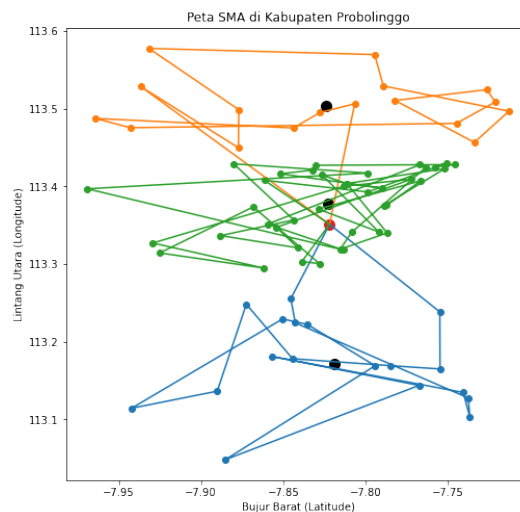
#### 2. Urutan perjalanan pada klaster B:

50 → 41 → 44 → 42 → 34 → 2 → 66 → 14 → 8 → 70 → 28 → 51 → 26 →  
74 → 54 → 22 → 7

### 3. Urutan perjalanan pada klaster C:

65 → 48 → 35 → 1 → 46 → 40 → 4 → 45 → 43 → 18 → 49 → 53 → 62 →  
 5 → 71 → 73 → 19 → 61 → 57 → 63 → 15 → 25 → 68 → 58 → 24 → 31 →  
 16 → 3 → 12 → 20 → 52 → 67 → 69 → 75 → 39 → 6 → 64 → 23 → 33 → 9

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan dibagi menjadi 3 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.5. Pada urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 5,599877636 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.82, 113.35) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.5 Perjalanan dibagi 3 klaster**

### 4. Pembagian 4 klaster

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 4 klaster yaitu klaster A, B, C, dan D, menghasilkan urutan perjalanan sebagai berikut.

#### 1. Urutan perjalanan pada klaster A:

60 → 36 → 55 → 32 → 56 → 37 → 29 → 13 → 27 → 38 → 59 → 17 → 72 →  
21 → 30 → 11 → 47 → 10

2. Urutan perjalanan pada klaster B:

22 → 44 → 50 → 42 → 54 → 2 → 51 → 66 → 70 → 28 → 34 → 8 → 7

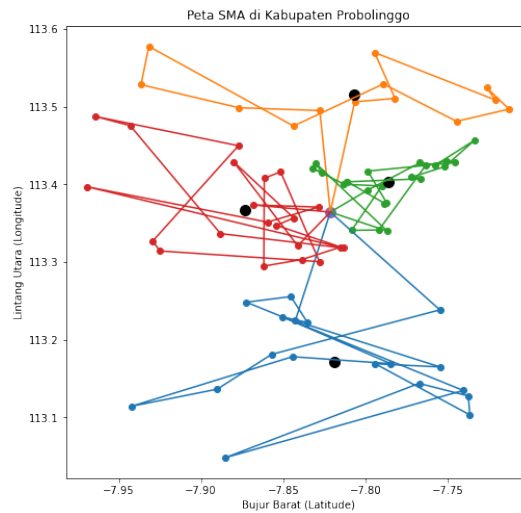
3. Urutan perjalanan pada klaster C:

48 → 68 → 1 → 14 → 19 → 69 → 5 → 18 → 61 → 73 → 71 → 16 → 46 →  
35 → 25 → 53 → 15 → 43 → 75 → 4 → 49 → 40 → 57

4. Urutan perjalanan pada klaster D:

23 → 62 → 58 → 31 → 63 → 9 → 6 → 65 → 45 → 33 → 64 → 39 → 41 →  
74 → 26 → 20 → 24 → 67 → 12 → 3 → 52

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan dibagi menjadi 4 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.6. Pada urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 5,010993898 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.82, 113.36) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.6 Perjalanan dibagi 4 klaster**

## 5. Pembagian 5 klaster

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 5 klaster yaitu klaster A, B, C, D, dan E, menghasilkan urutan perjalanan sebagai berikut.

### 1. Urutan perjalanan pada klaster A:

37 → 36 → 13 → 55 → 21 → 30 → 29 → 72 → 47 → 56 → 32 → 10 → 11 →  
17 → 59 → 60

### 2. Urutan perjalanan pada klaster B:

22 → 7 → 28 → 70 → 8 → 34 → 2 → 66 → 51 → 14

### 3. Urutan perjalanan pada klaster C:

49 → 75 → 19 → 1 → 35 → 46 → 61 → 69 → 73 → 71 → 43 → 40 → 48 →  
53 → 57 → 25 → 45 → 65 → 5 → 18 → 68 → 16 → 4 → 62

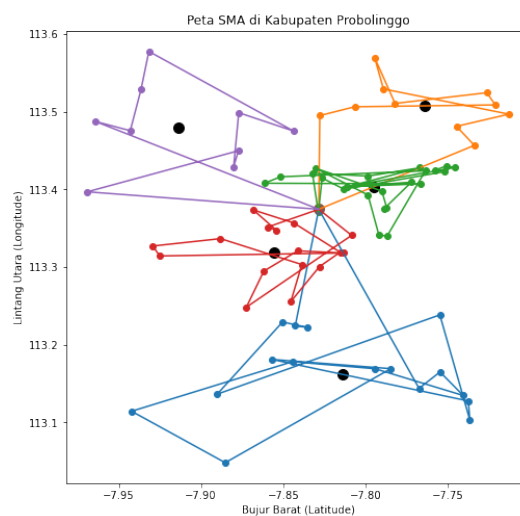
4. Urutan perjalanan pada klaster D:

15 → 27 → 6 → 52 → 24 → 64 → 39 → 20 → 9 → 38 → 33 → 63 → 12 →  
23 → 67 → 58

5. Urutan perjalanan pada klaster E:

74 → 26 → 50 → 42 → 54 → 44 → 3 → 41 → 31

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan dibagi menjadi 5 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.7. Pada urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 4,805014746 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.82, 113.37) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.7 Perjalanan dibagi 5 klaster**

**6. Pembagian 6 klaster**

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 6 klaster yaitu klaster A, B, C, D, E, dan F, menghasilkan urutan perjalanan sebagai berikut.

1. Urutan perjalanan pada klaster A:

13 → 29 → 30 → 11 → 32 → 56 → 36 → 37 → 72 → 55

2. Urutan perjalanan pada klaster B:

14 → 70 → 28 → 66 → 51 → 2 → 34 → 8 → 22 → 7

3. Urutan perjalanan pada klaster C:

4 → 40 → 69 → 16 → 49 → 68 → 25 → 19 → 46 → 35 → 43 → 71 → 48 →  
75 → 18 → 61 → 73 → 5 → 1 → 45 → 65

4. Urutan perjalanan pada klaster D:

62 → 9 → 67 → 57 → 53 → 15 → 23 → 58 → 20 → 39 → 64 → 52 → 12 →  
6 → 24 → 63 → 33

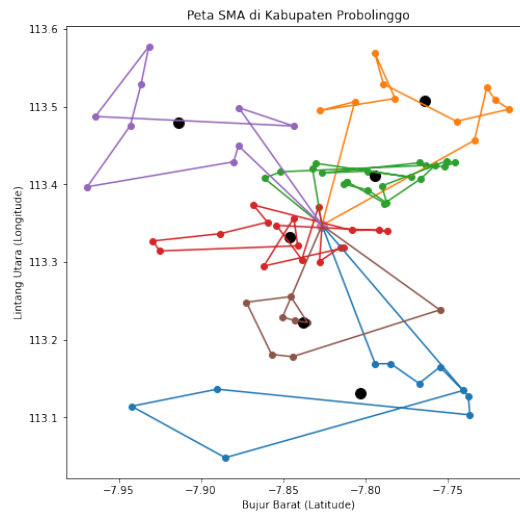
5. Urutan perjalanan pada klaster E:

44 → 54 → 74 → 42 → 50 → 26 → 31 → 3 → 41

6. Urutan perjalanan pada klaster F:

17 → 60 → 59 → 38 → 27 → 47 → 21 → 10

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan dibagi menjadi 6 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.8. Pada urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 4,431319949 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.82, 113.34) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.8 Perjalanan dibagi 6 klaster**

## 7. Pembagian 7 klaster

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 7 klaster yaitu klaster A, B, C, D, E, F, dan G, menghasilkan urutan perjalanan sebagai berikut.

### 1. Urutan perjalanan pada klaster A:

11 → 30 → 29 → 47 → 21 → 72 → 32 → 56 → 13 → 37 → 55 → 36

### 2. Urutan perjalanan pada klaster B:

7 → 70 → 66 → 28 → 51 → 8 → 2 → 34 → 22

### 3. Urutan perjalanan pada klaster C:

1 → 19 → 73 → 48 → 69 → 35 → 46 → 68 → 25 → 16 → 5 → 14 → 43 →  
71 → 53 → 57

### 4. Urutan perjalanan pada klaster D:

67 → 58 → 23 → 12 → 20 → 64 → 39 → 31 → 52 → 15

5. Urutan perjalanan pada klaster E:

26 → 44 → 50 → 42 → 74

6. Urutan perjalanan pada klaster F:

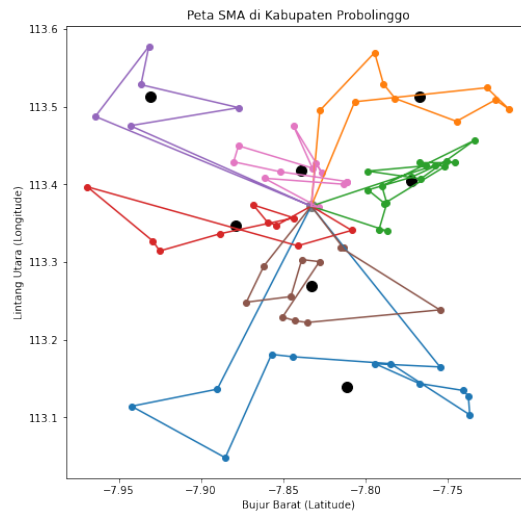
24 → 63 → 10 → 59 → 60 → 17 → 33 → 9 → 38 → 27 → 6

7. Urutan perjalanan pada klaster G:

40 → 49 → 54 → 4 → 41 → 3 → 45 → 61 → 18 → 75 → 65 → 62

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan dibagi menjadi 7 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.9. Pada urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 4,353294633 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.82, 113.37) dapat dilihat pada Tabel 4.11. Nilai jarak total pada pembagian klaster ini merupakan jarak total yang paling rendah diantara yang lain.





**Gambar 4.9 Perjalanan dibagi 7 klaster**

## 8. Pembagian 8 klaster

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 8 klaster yaitu klaster A, B, C, D, E, F, G, dan H, menghasilkan urutan perjalanan sebagai berikut.

### 1. Urutan perjalanan pada klaster A:

11 → 47 → 21 → 37 → 13 → 32 → 56 → 36 → 72 → 55 → 29 → 30

### 2. Urutan perjalanan pada klaster B:

22 → 7 → 51 → 66 → 28 → 2 → 34 → 70 → 8

### 3. Urutan perjalanan pada klaster C:

43 → 5 → 19 → 35 → 25 → 69 → 68 → 46 → 14 → 16 → 1 → 48

### 4. Urutan perjalanan pada klaster D:

39 → 64 → 20 → 31 → 23

5. Urutan perjalanan pada klaster E:

26 → 74 → 50 → 42 → 44

6. Urutan perjalanan pada klaster F:

33 → 10 → 59 → 17 → 60 → 27 → 38 → 6 → 9

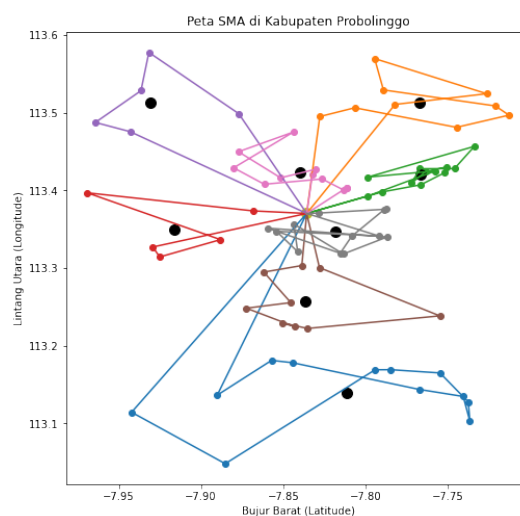
7. Urutan perjalanan pada klaster G:

61 → 18 → 75 → 49 → 65 → 3 → 54 → 41 → 45 → 40 → 4

8. Urutan perjalanan pada klaster H:

53 → 67 → 52 → 12 → 24 → 57 → 58 → 63 → 15 → 73 → 71 → 62

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan dibagi menjadi 8 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.10. Pada urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 4,398984127 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.83, 113.35) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.10 Perjalanan dibagi 8 klaster**

## 9. Pembagian 9 klaster

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 9 klaster yaitu klaster A, B, C, D, E, F, G, H, dan I, menghasilkan urutan perjalanan sebagai berikut.

1. Urutan perjalanan pada klaster A:

$17 \rightarrow 60 \rightarrow 21 \rightarrow 47 \rightarrow 59 \rightarrow 10$

2. Urutan perjalanan pada klaster B:

$28 \rightarrow 66 \rightarrow 70 \rightarrow 8 \rightarrow 51 \rightarrow 34 \rightarrow 2 \rightarrow 7 \rightarrow 22$

3. Urutan perjalanan pada klaster C:

$16 \rightarrow 5 \rightarrow 25 \rightarrow 69 \rightarrow 35 \rightarrow 46 \rightarrow 14 \rightarrow 19 \rightarrow 68 \rightarrow 1 \rightarrow 43$

4. Urutan perjalanan pada klaster D:

$39 \rightarrow 67 \rightarrow 64 \rightarrow 20 \rightarrow 58 \rightarrow 23 \rightarrow 31$

5. Urutan perjalanan pada klaster E:

$74 \rightarrow 26 \rightarrow 50 \rightarrow 42 \rightarrow 44$

6. Urutan perjalanan pada klaster F:

$52 \rightarrow 9 \rightarrow 27 \rightarrow 38 \rightarrow 6 \rightarrow 33$

7. Urutan perjalanan pada klaster G:

$75 \rightarrow 61 \rightarrow 18 \rightarrow 3 \rightarrow 54 \rightarrow 41 \rightarrow 40 \rightarrow 4 \rightarrow 49 \rightarrow 45 \rightarrow 65$

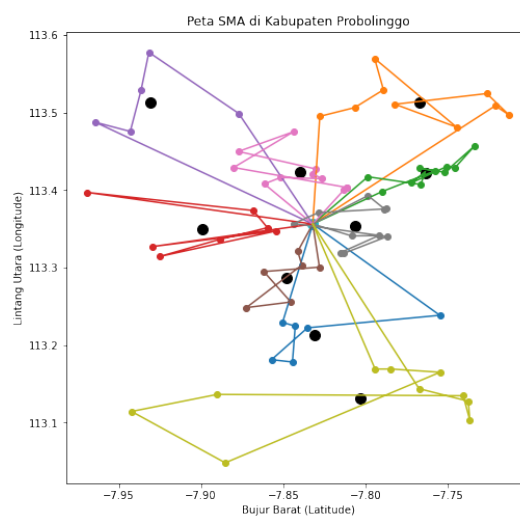
8. Urutan perjalanan pada klaster H:

48 → 73 → 71 → 62 → 12 → 57 → 24 → 63 → 53 → 15

9. Urutan perjalanan pada klaster I:

37 → 56 → 32 → 13 → 11 → 30 → 29 → 36 → 72 → 55

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan dibagi menjadi 9 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.11. Pada urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 4,482429562 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.83, 113.35) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.11 Perjalanan dibagi 9 klaster**

## 10. Pembagian 10 klaster

Pada tahap ini urutan perjalanan dibagi menjadi 10 klaster yaitu klaster A, B, C, D, E, F, G, H, I, dan J, menghasilkan urutan perjalanan sebagai berikut.

1. Urutan perjalanan pada klaster A:

10 → 21 → 47 → 17 → 60 → 59

2. Urutan perjalanan pada klaster B:

28 → 66 → 70 → 22 → 51 → 2 → 34 → 8 → 7

3. Urutan perjalanan pada klaster C:

5 → 68 → 25 → 1 → 35 → 46 → 14 → 19 → 69 → 43 → 16

4. Urutan perjalanan pada klaster D:

67 → 20 → 58 → 23 → 39 → 64 → 12 → 52

5. Urutan perjalanan pada klaster E:

31 → 74 → 26

6. Urutan perjalanan pada klaster F:

38 → 27 → 6 → 9 → 33

7. Urutan perjalanan pada klaster G:

18 → 75 → 54 → 41 → 3 → 45 → 65 → 4 → 40 → 49 → 61

8. Urutan perjalanan pada klaster H:

62 → 73 → 71 → 48 → 53 → 57 → 15 → 63 → 24

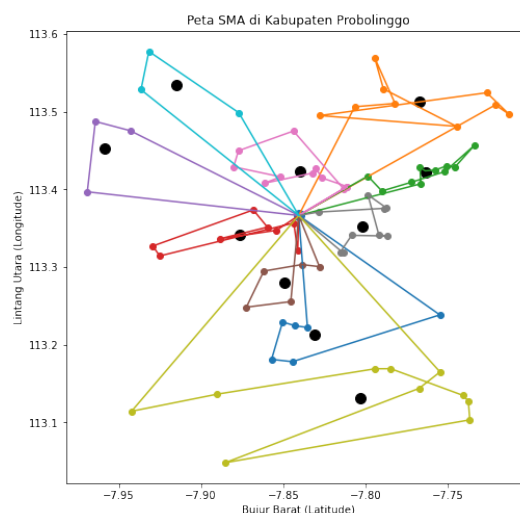
9. Urutan perjalanan pada klaster I:

30 → 11 → 55 → 72 → 13 → 56 → 32 → 29 → 37 → 36

10. Urutan perjalanan pada klaster J:

44 → 42 → 50

Urutan perjalanan menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dengan dibagi menjadi 10 klaster, dapat dilihat pada Gambar 4.12. Pada urutan tersebut menghasilkan jarak total yang dilalui oleh *salesman* yaitu 4,780413176 satuan dengan koordinat titik kumpul yaitu (7.84, 113.36) dapat dilihat pada Tabel 4.11.



**Gambar 4.12 Perjalanan dibagi 10 klaster**

### E. Total jarak

Setelah semua proses di atas selesai, kita dapat membandingkan total jarak seperti pada Tabel 4.11. Dapat dilihat pada tabel tersebut bahwa jika dataset dibagi menjadi 7 klaster menempati posisi peringkat pertama yang mempunyai nilai total jarak paling rendah di antara pembagian klaster yang lain. Sedangkan untuk rute yang dihasilkan dapat dilihat pada langkah pembagian 7 klaster di atas yang hanya dapat ditempuh dengan 4,353294633 satuan. Untuk daftar kode dari titik titik SMA dapat dilihat pada Lampiran 1.

Banyak Klaster	Total Jarak	Peringkat	Titik Kumpul	
			Latitude (X)	Longitude (Y)
1	10,0503	10	-7,8221841	113,3570412
2	6,858777	9	-7,8241236	113,3236903
3	5,599878	8	-7,8219762	113,3512877
4	5,010994	7	-7,8215022	113,3644199
5	4,805015	6	-7,828521	113,3744846
6	4,43132	3	-7,8265701	113,3475373
7	4,353295	1	-7,8331118	113,3721289
8	4,398984	2	-7,8358502	113,3704048
9	4,48243	4	-7,8321462	113,356253
10	4,780413	5	-7,8406976	113,3665328

**Tabel 4.11 Total jarak dengan jumlah pembagian klaster yang berbeda**

## **BAB V**

### **PENUTUP**

#### **A. Kesimpulan**

Berdasarkan hasil riset dan analisis peneliti memperoleh kesimpulan sebagai berikut:

1. Untuk menemukan jalur terpendek menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo dapat menggunakan algoritma genetika dan *k*-means dengan pembagian 7 klaster.
2. Urutan jalur terpendek menuju SMA di Kabupaten Probolinggo dengan 7 klaster adalah sebagai berikut, dengan kode titik sekolah pada Lampiran 1 dengan total jarak 4,353294644 satuan.

(a) Urutan perjalanan pada klaster A:

11 → 30 → 29 → 47 → 21 → 72 → 32 → 56 → 13 → 37 → 55 → 36

(b) Urutan perjalanan pada klaster B:

7 → 70 → 66 → 28 → 51 → 8 → 2 → 34 → 22

(c) Urutan perjalanan pada klaster C:

1 → 19 → 73 → 48 → 69 → 35 → 46 → 68 → 25 → 16 → 5 → 14 →  
43 → 71 → 53 → 57

(d) Urutan perjalanan pada klaster D:



67 → 58 → 23 → 12 → 20 → 64 → 39 → 31 → 52 → 15

(e) Urutan perjalanan pada klaster E:

26 → 44 → 50 → 42 → 74

(f) Urutan perjalanan pada klaster F:

24 → 63 → 10 → 59 → 60 → 17 → 33 → 9 → 38 → 27 → 6

(g) Urutan perjalanan pada klaster G:

40 → 49 → 54 → 4 → 41 → 3 → 45 → 61 → 18 → 75 → 65 → 62

## B. Saran

Mengingat keterbatasan waktu untuk mengembangkan penelitian ini lebih jauh, maka saran kami untuk mengembangkan penelitian ini adalah:

1. Mencoba algoritma lain untuk mengetahui apakah ada metode yang lebih efektif untuk mengetahui rute menuju seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo.
2. Untuk penelitian selanjutnya dapat menambahkan variabel waktu tempuh untuk mencari rute tercepat untuk menuju ke seluruh SMA di Kabupaten Probolinggo, karena dalam skripsi ini hanya menggunakan variabel jarak saja.
3. Untuk penelitian selanjutnya, penghitungan jarak tidak menggunakan *Euclidean distance*, tetapi menggunakan jarak real yang didapatkan di Google Maps

## DAFTAR PUSTAKA

- [1] Agusta, Y. (2007). K-means–penerapan, permasalahan dan metode terkait. *Jurnal Sistem dan informatika*, 3(1):47–60.
- [2] Al-Khateeb, B. and Yousif, M. (2019). Solving multiple traveling salesman problem by meerkat swarm optimization algorithm. *Journal of Southwest Jiaotong University*, 54(3).
- [3] Al-Omeir, M. A. and Ahmed, Z. H. (2019). Comparative study of crossover operators for the mtsp. In *2019 International Conference on Computer and Information Sciences (ICCIS)*, pages 1–6. IEEE.
- [4] Armanda, R. S. and Mahmudy, W. F. (2016). Penerapan algoritma genetika untuk penentuan batasan fungsi kenggotaan fuzzy tsukamoto pada kasus peramalan permintaan barang. *Jurnal Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer (JTIK)*, 3(3):169–173.
- [5] Basuki, A. (2003). Strategi menggunakan algoritma genetika. *Politeknik Elektronika Negeri Surabaya, Surabaya*.
- [6] Google (2022). Google earth. <https://earth.google.com/>. Accessed: 2022-05-03.
- [7] Hardi, S. M., Zarlis, M., and Budiarti, E. (2014). Analisis mapping pada partially mapped crossover dalam algoritma genetika pada travelling salesman problem. *TECHSI-Jurnal Teknik Informatika*, 6(1).
- [8] Hermawanto, D. (2003). Algoritma genetika dan contoh aplikasinya. *Retrieved*, 10(25):2013.
- [9] Kemendikbud (2022). Data refrensi pendidikan. <https://referensi.data.kemdikbud.go.id/index11.php?kode=052000&level=2>. Accessed: 2022-04-19.

- [10] Kluyver, T., Ragan-Kelley, B., Pérez, F., Granger, B., Bussonnier, M., Frederic, J., Kelley, K., Hamrick, J., Grout, J., Corlay, S., Ivanov, P., Avila, D., Abdalla, S., and Willing, C. (2016). Jupyter notebooks – a publishing format for reproducible computational workflows. In Loizides, F. and Schmidt, B., editors, *Positioning and Power in Academic Publishing: Players, Agents and Agendas*, pages 87 – 90. IOS Press.
- [11] Krishna, K. and Murty, M. N. (1999). Genetic k-means algorithm. *IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics, Part B (Cybernetics)*, 29(3):433–439.
- [12] Li, L., Zhang, K., Yang, S., and He, J. (2016). Parallel hybrid genetic algorithm for maximum clique problem on opencl. *Journal of Computational and Theoretical Nanoscience*, 13(6):3595–3600.
- [13] Lu, Z., Zhang, K., He, J., and Niu, Y. (2016). Applying k-means clustering and genetic algorithm for solving mtsp. pages 278–284.
- [14] Maii, U. and Bandyopadhyay, S. (2000). Genetic algorithm-based clustering technique. j. *Pattern Recogn*, 33:1455–1465.
- [15] Maulana, G. G. et al. (2017). Pembelajaran dasar algoritma dan pemrograman menggunakan el-goritma berbasis web. *J. Tek. Mesin*, 6(2):8.
- [16] Mayuliana, N. K., Kencana, E. N., and Harini, L. P. I. (2015). Penyelesaian multi traveling salesman problem dengan algoritma genetika. *E-Jurnal Mat*, 6(1):1–6.
- [17] Monalisa, S. (2018). Klasterisasi customer lifetime value dengan model lrfm menggunakan algoritma k-means. *Jurnal Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer (JTIK)*, 5(2):247–252.
- [18] Raditya, P. M. R. and Dewi, C. (2017). Optimasi multiple travelling salesman problem (m-tsp) pada penentuan rute optimal penjemputan penumpang travel

- menggunakan algoritme genetika. *Jurnal Pengembangan Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer e-ISSN*, 2548:964X.
- [19] Retno, S. (2019). Peningkatan akurasi algoritma k-means dengan clustering purity sebagai titik pusat cluster awal (centroid).
- [20] Rovie-Ryan, J., Abdullah, M., Sitam, F., Tan, S., Zainuddin, Z., Basir, M., Abidin, Z., Keliang, C., Denel, A., Joeneh, E., et al. (2014). Genetic diversity of macaca fascicularis (cercopithecidae) from penang, malaysia as inferred from mitochondrial control region segment. *Journal of Indonesian Natural History*, 2(1):14–25.
- [21] Syahrudin, A. N. and Kurniawan, T. (2018). Input dan output pada bahasa pemrograman python. *Jurnal Dasar Pemrograman Python Stmik, January*, pages 1–7.
- [22] Widodo, E. et al. (2018). Penerapan euclidean distance pada pengenalan pola citra sidik jari (studi kasus: Pengenalan pola citra sidik jari berdasarkan tujuh tipe acuan).
- [23] Zhang, K., Yang, S., Qiu, M., et al. (2014). Parallel genetic algorithm with opencl for traveling salesman problem. In *Bio-Inspired Computing-Theories and Applications*, pages 585–590. Springer.

# LAMPIRAN 1

## DATASET

### 1.1 Nama dan Koordinat SMA di Kabupaten Probolinggo

No.	Nama Sekolah	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
1	SMA DARUL HIKMAH	-7,76	113,43
2	SMA DARUT TAQWA	-7,79	113,53
3	SMA HAYATUL ISLAM	-7,88	113,43
4	SMA IRSYADUL MUBTADIIN	-7,83	113,42
5	SMA ISLAM AR ROFIYAH	-7,77	113,41
6	SMA ISLAM MIFTAHUL ULUM GUNUNG GENI	-7,86	113,29
7	SMA ISLAM SYARIF HIDAYATULLAH	-7,81	113,51
8	SMA ISTIQLAL	-7,78	113,51
9	SMA NAZHATUT THOLIBIN	-7,84	113,30
10	SMA NEGERI 1 DRINGU	-7,75	113,24
11	SMA NEGERI 1 KURIPAN	-7,89	113,14
12	SMA NEGERI 1 MARON	-7,84	113,36
13	SMA NEGERI 1 SUMBERASIH	-7,74	113,13
14	SMA NEGERI 2 KRAKSAAN	-7,73	113,46
15	SMA PLUS AL KHOLILYAH	-7,81	113,34
16	SMA SIROJUL ARIFIN	-7,80	113,42
17	SMA TARUNA DRA. ZULAEHA	-7,85	113,23
18	SMA TERPADU DARUT TAUHID	-7,81	113,40
19	SMA UNGGULAN BADRIDDUJA	-7,75	113,42
20	SMA Zainal Abidin	-7,89	113,34
21	SMAN 1 BANTARAN	-7,84	113,18
22	SMAN 1 BESUK	-7,83	113,50
23	SMAN 1 GADING	-7,87	113,37
24	SMAN 1 GENDING	-7,81	113,32
25	SMAN 1 KRAKSAAN	-7,76	113,42
26	SMAN 1 KRUCIL	-7,94	113,48
27	SMAN 1 LECES	-7,87	113,25
28	SMAN 1 PAITON	-7,72	113,51
29	SMAN 1 SUKAPURA	-7,89	113,05
30	SMAN 1 SUMBER	-7,94	113,11
31	SMAN 1 TIRIS	-7,97	113,40
32	SMAN 1 TONGAS	-7,74	113,10
33	SMAS ADDASUQI	-7,83	113,30
34	SMAS AL HASYIMI	-7,79	113,57
35	SMAS AL KHAIRIYAH	-7,75	113,43

No.	Nama Sekolah	Latitude (Sumbu X)	Longitude (Sumbu Y)
36	SMAS ASSUBHAN	-7,75	113,16
37	SMAS DARUL AKHLAQ	-7,77	113,14
38	SMAS DARUL MUKHLASHIN	-7,85	113,26
39	SMAS DARUL ULUM	-7,93	113,33
40	SMAS HAYATUL ISLAM	-7,83	113,43
41	SMAS IHYAUL IMAN	-7,88	113,45
42	SMAS ISLAM AR ROHMAH	-7,93	113,58
43	SMAS ISLAM IRTIQOYAH	-7,79	113,40
44	SMAS ISLAM KHAIRIYAH	-7,88	113,50
45	SMAS ISLAM MAMBAUL ULUM	-7,85	113,42
46	SMAS ISLAM MIFTAHUL AFKAR	-7,75	113,43
47	SMAS ISLAM MIFTAHUL ARIFIN	-7,86	113,18
48	SMAS ISLAM MIFTAHUL ULUM JATIURIP	-7,80	113,39
49	SMAS ISLAM MIFTAHUL ULUM OPO OPO	-7,83	113,41
50	SMAS ISLAM NURUL HUDA	-7,94	113,53
51	SMAS ISLAM NURUR RIYADLAH	-7,74	113,48
52	SMAS ISLAM RADEN FATAH	-7,84	113,32
53	SMAS ISLAM RAUDLATUL KHAIR	-7,79	113,34
54	SMAS ISLAM SIROJUL UMMAH	-7,84	113,48
55	SMAS ISLAM SUMBERASIH	-7,79	113,17
56	SMAS ISLAM TAJUNG SARI	-7,74	113,13
57	SMAS ISLAM TERPADU ULIL ALBAB	-7,79	113,34
58	SMAS ISLAM ULUL ALBAB	-7,86	113,35
59	SMAS ISLAM ZAINUL HIKAM	-7,84	113,22
60	SMAS IT KYAI SEKAR AL AMRI	-7,84	113,22
61	SMAS MIFTAHUL HASANAIN	-7,81	113,40
62	SMAS MUHAMMAD SHODIQ	-7,83	113,37
63	SMAS MUHAMMADIYAH 3 PROBOLINGGO	-7,82	113,32
64	SMAS NURUL HASAN	-7,93	113,31
65	SMAS NURUL IMAN	-7,86	113,41
66	SMAS NURUL JADID	-7,71	113,50
67	SMAS SA ADAH NIZHAMUL ISLAM	-7,85	113,35
68	SMAS SYECH ABD QODIR ZAELANI	-7,77	113,43
69	SMAS TAMAN MADYA	-7,77	113,41
70	SMAS TUNAS LUHUR	-7,73	113,52
71	SMAS UNGGULAN HAF-SA Z H	-7,79	113,38
72	SMAS WALI SONGO	-7,78	113,17
73	SMAS ZAINUL HASAN 1	-7,79	113,38
74	SMAS ZAINUL HASAN 2 KRUCIL	-7,96	113,49
75	SMASI NURUL HIDAYAH	-7,81	113,40

## RIWAYAT HIDUP



Muhammad Faiz Nailun Ni'am, dilahirkan di Kabupaten Bondowoso tepatnya di Desa Tegal Mijin pada hari Rabu tanggal 12 Januari 2000. Anak pertama dari tiga bersaudara, terlahir dari pasangan Abdul Hadi dan Hosni. Peneliti menyelesaikan pendidikan Sekolah Dasar di SD Negeri Tegal Mijin 1 di Kecamatan Grujugan Kabupaten Bondowoso pada tahun 2012. Pada tahun itu juga peneliti melanjutkan Pendidikan di SMP Negeri 1 Jambesari Darussholah Kecamatan Jambesari Kabupaten Bondowoso dan selesai pada tahun 2015, kemudian melanjutkan Sekolah Menengah Atas di pesantren yaitu SMA Nurul Jadid yang berada di Pondok Pesantren Nurul Jadid Kecamatan Paiton Kabupaten Probolinggo dan selesai pada tahun 2018. Pada saat SMA peneliti mendapat pengalaman meraih juara 2 di bidang matematika pada Kompetisi Sains Nalaria Realistik (KSNR) tingkat kabupaten pada tahun 2015 serta juara 2 di bidang informatika pada Olimpiade Sains Nasional (OSN) tingkat kabupaten pada tahun 2016.

Pada tahun 2018 peneliti melanjutkan pendidikan di perguruan tinggi swasta, tepatnya di Universitas Nurul Jadid Program Studi Pendidikan Matematika. Pengalaman saat di Universitas peneliti pernah menjadi Sekretaris Himaprodi Pendidikan Matematika Masa Bakti 2020/2021, anggota dan tenaga pengajar Bimbingan Belajar PCC Math (Personal Computer Community Of Mathematic). Peneliti pernah menjadi asisten dosen mata kuliah Pengantar Dasar Komputer Pada Februari sampai Juni 2021 di Pendidikan Matematika. Pada maret sampai april 2022 Peneliti menjadi pembimbing dalam pengabdian bersama dosen dalam pembinaan KSN Informatika Tahun 2022 di SMA Tunas Luhur Paiton Probolinggo. Saat ini peneliti berprofesi sebagai asisten guru di MA Nurul Jadid Kecamatan Paiton Kabupaten Probolinggo.