

Data Mining Menggunakan Algoritma *K-Means Clustering* Untuk Mengetahui Potensi Penyebaran Virus Corona di Kota Cirebon

Harry Gunawan^[1], Vega Purwayoga^[2]

Program Studi Teknik Informatika^{[1], [2]}

Universitas Muhammadiyah Cirebon

Cirebon, Indonesia

Email: harygunawan@umc.ac.id^[1], vega.purwayoga@umc.ac.id^[2]

Abstract— Corona virus is an epidemic that spreads so fast. Because this virus will spread easily through contact with sufferers. One of the areas affected by the corona virus is Cirebon City. To overcome the spread of the virus, it is necessary to group the areas in the city of Cirebon. The concept of data mining is very suitable to be applied to determine the spread of the corona virus. K-means is one of the data mining techniques to group areas that prevent the corona virus. The parameters or clusters used are 3 clusters, namely low distribution level (C1), medium distribution level (C2), and high distribution level (C3), with 3 criteria, namely Close Contact (KE), Suspected (S), and Confirmed (T). The data obtained are 22 Kelurahan in Cirebon City with the level of spread of the corona virus. The results of the calculation using k-means showed that the regions that found the corona virus with a high level (C3) were 4 Kelurahan, a medium level (C2) was 5 Kelurahan, and a low level was (C1) 13 Kelurahan. The results of this study become one of the input materials and can determine the priority scale for the Cirebon City government in dealing with the corona virus.

Keywords— Data mining, K-Means, Corona Virus, Cirebon City

Abstrak—Virus corona merupakan wabah yang penyebarannya begitu cepat. Karena virus ini akan menyebar secara mudah melalui kontak dengan penderita. Salah satu daerah yang terdapat virus corona adalah Kota Cirebon. Untuk mengatasi penyebaran virus tersebut perlu mengelompokkan daerah yang berada di Kota Cirebon. Konsep data mining sangat cocok diterapkan untuk mengetahui penyebaran virus corona. K-means merupakan salah satu teknik data mining untuk melakukan pengelompokan daerah yang terdampak virus corona. Parameter atau *cluster* yang digunakan adalah sebanyak 3 *cluster* yaitu tingkat penyebaran rendah (C1), tingkat penyebaran sedang (C2), dan tingkat penyebaran tinggi (C3), dengan 3 kriteria yaitu Kontak erat (KE), Suspek (S), dan Terkonfirmasi (T). Data yang diperoleh adalah 22 Kelurahan yang berada di Kota Cirebon dengan tingkat penyebaran virus corona. Hasil perhitungan menggunakan *k-means* didapatkan daerah yang terdampak virus corona dengan tingkat tinggi (C3) sebanyak 4 Kelurahan, tingkat sedang (C2) sebanyak 5 Kelurahan, dan tingkat rendah sebanyak (C1) 13 Kelurahan. Hasil dari penelitian ini menjadi salah satu bahan masukkan dan

dapat menentukan skala prioritas bagi pemerintah Kota Cirebon dalam menangani virus corona.

Kata Kunci—Data mining, K-means, Virus Corona, Kota Cirebon

I. PENDAHULUAN

Virus corona merupakan virus yang menyebabkan penyakit yang menyerang sistem pernapasan. Penyakit disebabkan karena infeksi virus dan dapat menular disebut Covid-19, awal gejala penyakit ini ditandai dibagian pernapasan akut (SARS-CoV-2). Virus corona merupakan keluarga besar virus yang mengakibatkan terjadinya infeksi saluran pernapasan dan dapat menyerang siapa saja. Hal ini dikarenakan virus tersebut menular terjadi jika adanya bersentuhan dengan sesama manusia yang terkonfirmasi virus corona. Pada saat menular, Virus ini akan mengakibatkan infeksi pada sistem saluran pernafasan, seperti MERS (*Middle East Respiratory Syndrome*), dan SARS (*Severe Acute Respiratory Syndrome*). Virus corona telah menyerang pada berbagai belahan negara di dunia. Oleh karena itu virus corona ditetapkan sebagai pandemi oleh WHO [1].

Permasalahan penyebaran virus corona yang menyeruh di bermacam segala wilayah di Indonesia, tidak terkecuali di Kota Cirebon yang salah satu tingkat penyebarannya lumayan besar serta sangat cepat. Sehingga berakibat pada segala sektor yang terdapat di kota Cirebon. Letak kota Cirebon yang sangat strategis merupakan salah satu penyabab penyebaran virus corona. Oleh sebab itu, dibutuhkan pengelompokan buat mengenali pola penyebaran virus corona di Kota Cirebon. Pengelompokan ini menciptakan titik-titik pusat penyebaran virus corona.

Konsep Data mining sangat cocok diterapkan untuk mengetahui pola dari suatu data penyebaran virus corona di Kota Cirebon. Pengelompokan berdasarkan titik-titik lokasi di beberapa wilayah kecamatan Kota Cirebon yang sering dijadikan tempat beraktivitas seperti pasar, perkantoran, pabrik, perjalanan, asrama dan fasilitas Kesehatan. Algoritma *K-Means* adalah metode *analisis* data dalam proses pemodelan tanpa supervisi (*Unsupervised*) yang digunakan untuk pengelompokan data dengan sistem partisi [1].

Tujuan dari penelitian tentang penyebaran virus corona ini adalah membuat klaster penyebaran virus corona di Kota Cirebon berdasarkan pada kriteria seperti jumlah kontak erat, suspek serta terkonfirmasi yang diperoleh dari titik posisi penyebaran virus corona. Sehingga dapat menciptakan model ataupun pola *cluster* penyebaran virus corona serta hasil tersebut menjadi bahan masukkan serta skala prioritas untuk pemerintah Kota Cirebon dalam menanggulangi virus corona yang begitu cepat penyebarannya.

II. TINJAUAN PUSTAKA

A. Penelitian Terkait

Beberapa kajian terdahulu yang sama dengan penelitian yang dilakukan diantaranya yaitu Implementasi Algoritma k-means dalam menentukan tingkat penyebaran pandemi covid-19 di Sumatera Barat. Pada penelitian ini dilakukan untuk menentukan daerah yang menjadi pusat sebaran virus corona terbanyak di Sumatera Barat berdasarkan kasus positif dan kasus meninggal [2].

Penelitian selanjutnya yaitu klasterisasi persebaran virus corona (covid-19) di DKI Jakarta menggunakan metode *K-Means* yang membahas tentang penyebaran virus corona di DKI Jakarta berdasarkan parameter jumlah ODP, PDP, kasus positif, pasien sembuh, dan pasien meninggal. Sedangkan untuk mengukur menggunakan metode jarak *Euclidean*. Hasil dari penelitian ini dapat membantu pemerintah DKI dalam mengambil keputusan dalam mengurangi penyebaran virus corona di DKI Jakarta [3].

B. Covid 19

Coronavirus disease (covid-19) merupakan penyakit yang disebabkan oleh jenis baru virus corona yang dapat menyebabkan gangguan pernapasan ringan hingga berat bagi manusia yang saat ini belum dapat ditemukan vaksinnya [4]. Covid 19 termasuk kedalam kelompok *coronavirus* yang dapat melanda hewan. Penyebaran virus corona terjalin bila adanya sentuhan antar sesama manusia yang menyebabkan penyakit infeksi saluran pernapasan seperti *MERS* dan *SARS* [1].

C. Data Mining

Data mining yang biasa disebut sebagai *knowledge discovery in database* (KDD) merupakan kegiatan yang meliputi pengumpulan, pemakaian data historis untuk menemukan keteraturan, pola hubungan dalam himpunan data yang berukuran besar [5].

Data mining adalah proses mencari pola atau informasi menarik dalam data terpilih dengan menggunakan teknik atau metode tertentu. Teknik-teknik, metode-metode, atau algoritma dalam data mining sangat bervariasi. Pemilihan metode atau algoritma yang tepat sangat bergantung pada tujuan dan proses *Knowledge Discovery in Database* (KDD) secara keseluruhan [6].

D. K-Means

K-Means merupakan sebuah algoritma clustering pada data mining untuk dapat menghasilkan kelompok dari data yang

jumlahnya banyak dengan metode partisi yang berbasis titik dengan waktu komputasi yang cepat dan efisien [7].

K-Means yaitu salah satu dari metode pengelompokan data *non hierarki* (sekatan) yang dapat mempartisi data kedalam bentuk dua kelompok ataupun lebih [8]. Data-data diseleksi menjadi beberapa bagian dengan kriteria yang sudah ditetapkan kemudian digabungkan jadi satu dalam *cluster* [1].

Langkah-langkah perhitungan untuk mengaplikasikan optimasi dengan menggunakan algoritma *K-Means*: [1]

- Tentukan jumlah *cluster* (*k*) yang terdapat pada *dataset*
- Tentukan titik pusat (*centroid*) secara acak pada langkah awal
- Hitung setiap jarak terdekat data dengan *centroid*. Dengan rumus dibawah ini:

$$De = \sqrt{(x_i - y_i)^2 + \dots + (x_n - y_n)^2} \dots\dots\dots (1)$$

Keterangan:
 De = Euclidean Distance
 (x) = koordinat objek
 (y) = koordinat *centroid*
 i = banyaknya objek

- Hitung lagi titik *cluster* dengan anggota *cluster* yang saat ini. Titik *cluster* merupakan rata-rata dari seluruh data dalam sebuah *cluster*. Dapat dihitung menggunakan rumus:

$$c_{kj} = \frac{\sum_{i=1}^P x_{ij}}{P} \dots\dots\dots (2)$$

Keterangan:
 X_{ij} = cluster ke-n
 P = banyaknya anggota *cluster* ke-n

- Hitung lagi tiap objek dengan titik *Cluster* (*Centroid* baru). Bila perhitungan kelompok tidak terjadi perubahan lagi, maka perhitungan *Clustering* dinyatakan selesai. Namun bila perhitungan kelompok masih terjadi perubahan, maka perhitungan dilakukan lagi seperti langkah ke-c sampai anggota *Cluster* tidak terjadi perpindahan lagi.

E. Clustering

Clustering merupakan sebuah proses untuk mengelompokkan data ke dalam beberapa *cluster* atau kelompok sehingga data dalam satu *cluster* memiliki tingkat kemiripan yang maksimum dan data antar *cluster* memiliki kemiripan yang minimum [9].

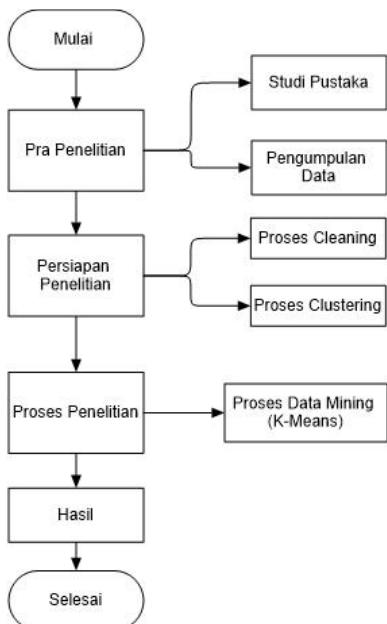
Teknik *Clustering* K-Means merupakan salah satu prosedur dalam pemecahan masalah *clustering* sederhana yang bersifat tanpa arahan (*unsupervised*). Misalkan *D* adalah sebuah dataset dari *n* objek, dan *k* adalah jumlah *cluster* yang akan dibentuk, algoritma partisi mengatur objek-objek tersebut ke dalam partisi *k* (*k* ≤ *n*), di mana setiap partisi menggambarkan sebuah *cluster*. Setiap *cluster* dibentuk untuk mengoptimalkan kriteria partisi, seperti fungsi perbedaan berdasarkan jarak, sehingga objek-objek di dalam sebuah *cluster* adalah mirip, sedangkan objek-objek pada cluster yang

tidak selaras adalah tidak seperti dalam hal atribut dataset [10].

III. METODE PENELITIAN

A. Alur Penelitian

Beberapa tahapan yang dilakukan dalam proses penelitian ini untuk memperoleh data yang diperlukan sebagai bahan penelitian adalah sebagai berikut:



Gambar 1. Alur penelitian

1. Tahap Pra Penelitian

Tahapan ini menjelaskan tentang proses awal penelitian yang dilakukan yaitu:

a. Studi Pustaka

Tahapan ini dilakukan untuk mengetahui atau mengidentifikasi permasalahan yang sedang terjadi pada permasalahan penyebaran covid-19 di Kota Cirebon.

b. Pengumpulan Data

Tahapan ini dilakukan dengan cara melakukan beberapa kajian pustaka seperti mengumpulkan dan mempelajari buku-buku referensi, artikel, dan jurnal yang memuat tentang pembahasan serupa. Sedangkan data yang digunakan dalam penelitian ini adalah penyebaran covid-19 yang melanda beberapa kelurahan yang terletak di Kota Cirebon.

Tabel 1. Data Kelurahan Kota Cirebon

No	Kelurahan	Kecamatan	Ke	S	T
1	Kejaksaan	Kejaksan	9	5	32
2	Kesenden		10	4	105
3	Kebon Baru		0	1	70
4	Sukapura		165	1	45

5	Kesambi	130	41	52
6	Sunyaragi	34	2	69
7	Karyamula	141	7	246
8	Drajat	141	72	136
9	Pekiringan	12	4	164
10	Pekalipan	43	2	53
11	Jagasatru	10	0	4
12	Pulasaren	13	5	28
13	Pekalangan	30	0	35
14	Lemahwunguk	7	0	29
15	Kesepuhan	6	1	34
16	Pegambiran	64	12	25
17	Panjungan	16	0	25
18	Harjamukti	21	0	91
19	Kalijaga	5	0	22
20	Argasunya	2	0	45
21	Kecapi	51	0	148
22	Larangan	53	22	92

2. Tahap Persiapan Penelitian

Tahapan ini menjelaskan tentang persiapan penelitian yang dilakukan yaitu:

a. Proses Cleaning

Proses dimana data yang sudah diperoleh dilakukan *cleaning* dan *selection* data, *preprocessing* data adalah dimana data diolah dan diseleksi untuk menghapus noise, missing value, dan data yang tidak konsisten. Sehingga data tersebut dapat digunakan dalam perhitungan *clustering* dengan *k-means*.

b. Proses Clustering

Proses ini dilakukan dengan cara mengelompokkan *record* data pada kriteria tertentu, hasil *clustering* diberikan kepada pengguna untuk memberikan gambaran tentang apa yang terjadi pada data pusat.

3. Tahap Proses Penelitian

Tahapan ini dilakukan setelah data yang diperoleh sudah lengkap. Pengolahan data dilakukan dengan menggunakan perhitungan algoritma K-Means.

IV. HASIL DAN PEMBAHASAN

Pengolahan data yang dilakukan penelitian ini berasal dari gugus tugas covid-19 Kota Cirebon. Atribut yang digunakan dalam penelitian ini adalah kontak erat, suspek, dan terkonfirmasi dan jumlah *cluster* yang digunakan sebanyak 3 (tiga) *cluster* yaitu C1=Rendah, C2=Sedang, dan C3=Tinggi.

Tabel 2. Dataset penyebaran covid-19 Kota Cirebon perKelurahan (sumber: covid19.cirebonkota.go.id tanggal 5 Juli 2021)

No	Kelurahan	KE	S	T
1	Kejaksaan	9	5	32
2	Kesenden	10	4	105
3	Kebon Baru	0	1	70
4	Sukapura	165	1	45

5	Kesambi	130	41	52
6	Sunyaragi	34	2	69
7	Karyamula	141	7	246
8	Drajat	141	72	136
9	Pekiringan	12	4	164
10	Pekalipan	43	2	53
11	Jagasatu	10	0	4
12	Pulasaren	13	5	28
13	Pekalangan	30	0	35
14	Lemahwungkuk	7	0	29
15	Kesepuhan	6	1	34
16	Pegambiran	64	12	25
17	Panjungan	16	0	25
18	Harjamukti	21	0	91
19	Kalijaga	5	0	22
20	Argasunya	2	0	45
21	Kecapi	51	0	148
22	Larangan	53	22	92

A. Perhitungan menggunakan *K-Means*

Proses perhitungan *K-Means* yang akan dilakukan adalah sebagai berikut:

1. Iterasi ke-1

- Menentukan titik pusat awal atau *centroid* secara acak.

Tabel 3. Titik awal *cluster*

Data ke-	Kelurahan	KE	S	T	Cluster
20	Argasunya	2	0	45	C1
10	Pekalipan	43	2	53	C2
4	Sukapura	165	1	45	C3

- Menghitung jarak terdekat setiap data dengan *centroid*.

Hitung masing-masing *cluster* ke setiap titik pusat dengan menggunakan persamaan *eucledean distance*.

$$de = \sqrt{(x_i - y_i)^2 + \dots + (x_n - y_n)^2}$$

$$C_{11} = \sqrt{(9 - 165)^2 + (5 - 1)^2 + (32 - 45)^2} = 156,59$$

$$C_{12} = \sqrt{(10 - 165)^2 + (4 - 1)^2 + (105 - 45)^2} = 166,23$$

$$C_{13} = \sqrt{(0 - 165)^2 + (1 - 1)^2 + (70 - 165)^2} = 166,88$$

.....

$$C_{122} = \sqrt{(53 - 165)^2 + (22 - 1)^2 + (92 - 45)^2} = 123,23$$

$$C_{21} = \sqrt{(9 - 43)^2 + (5 - 2)^2 + (32 - 53)^2} = 40,07$$

$$C_{22} = \sqrt{(10 - 43)^2 + (4 - 2)^2 + (105 - 53)^2} = 61,62$$

$$C_{23} = \sqrt{(0 - 43)^2 + (1 - 2)^2 + (70 - 53)^2} = 46,23$$

.....

$$C_{222} = \sqrt{(53 - 43)^2 + (22 - 2)^2 + (92 - 53)^2} = 44,96$$

$$C_{31} = \sqrt{(9 - 2)^2 + (5 - 0)^2 + (32 - 45)^2} = 15,56$$

$$C_{31} = \sqrt{(10 - 2)^2 + (4 - 0)^2 + (105 - 45)^2} = 60,66$$

$$C_{33} = \sqrt{(0 - 2)^2 + (1 - 0)^2 + (70 - 45)^2} = 25,09$$

.....

$$C_{322} = \sqrt{(53 - 2)^2 + (22 - 0)^2 + (92 - 45)^2} = 72,76$$

- Melakukan pengelompokan berdasarkan *cluster*.

Tabel 4. Jarak dengan titik pusat awal

No	Kelurahan	Jarak ke <i>centroid</i>			Kelompok Data
		C1	C2	C3	
1	Kejaksaan	15,56	40,07	156,59	C1
2	Kesenden	60,66	61,62	166,23	C1
3	Kebon Baru	25,09	46,23	166,88	C1
4	Sukapura	163,00	122,27	0	C3
5	Kesambi	134,59	95,37	53,61	C2
6	Sunyaragi	55,26	53,76	138,52	C2
7	Karyamula	244,48	216,51	202,52	C3
8	Drajat	181,07	146,26	117,89	C3
9	Pekiringan	119,49	115,26	193,85	C2
10	Pekalipan	41,82	0	122,27	C2
11	Jagasatu	41,77	59,11	160,33	C1
12	Pulasaren	20,86	39,17	153	C1
13	Pekalangan	29,73	22,23	135,37	C2
14	Lemahwungkuk	16,76	43,31	158,81	C1
15	Kesepuhan	11,75	41,60	159,38	C1
16	Pegambiran	66,24	36,40	103,55	C2
17	Panjungan	24,41	38,95	150,34	C1
18	Harjamukti	49,77	43,96	151,17	C2
19	Kalijaga	23,19	49,08	161,65	C1
20	Argasunya	0	41,82	163	C1
21	Kecapi	114,06	95,36	153,64	C2
22	Larangan	72,76	44,96	123,26	C2

Setelah data dikelompokkan pada perhitungan iterasi awal dengan hasil C1=10, C2=9, dan C3=3, maka langkah selanjutnya yaitu membentuk titik pusat baru untuk melakukan perhitungan iterasi kedua.

2. Iterasi ke-2

- Menentukan titik pusat awal atau *centroid* kembali yaitu dengan cara menghitung nilai *centroid* baru di masing-masing *cluster* dengan rumus sebagai berikut:

$$C_{1KE} = \frac{1}{10} (S_1 + S_2 + S_3 + S_{11} + S_{12} + S_{14} + S_{15} + S_{17} + S_{19} + S_{20}) = 149$$

$$C_{1S} = \frac{1}{10} (T_1 + T_2 + T_3 + T_{11} + T_{12} + T_{14} + T_{15} + T_{17} + T_{19} + T_{20}) = 26,6$$

$$C_{1T} = \frac{1}{10} (KE_5 + KE_6 + KE_9 + KE_{10} + KE_{13} + KE_{16} + KE_{18} + KE_{21} + KE_{22}) = 142,3$$

$$C_{2KE} = \frac{9}{(S_5 + S_6 + S_9 + S_{10} + S_{13} + S_{16} + S_{18} + S_{21} + S_{22})} = 48,67$$

$$C_{2S} = \frac{9}{(T_5 + T_6 + T_9 + T_{10} + T_{13} + T_{16} + T_{18} + T_{21} + T_{22})} = 73,33$$

$$C_{2T} = \frac{9}{(KE_4 + KE_7 + KE_8)} = 7,8$$

$$C_{3S} = \frac{3}{(S_4 + S_7 + S_8)} = 1,6$$

$$C_{3T} = \frac{3}{(T_4 + T_7 + T_8)} = 39,4$$

Sehingga diperoleh titik awal atau *centroid* baru

Tabel 5. *Centroid* baru Iterasi 2

cluster	KE	S	T
C1	149	26,6	142,3
C2	48,67	9,22	73,33
C3	7,8	1,6	39,4

- 2) Menghitung kembali jarak terdekat setiap data dengan *centroid* baru seperti perhitungan pada langkah ke 2
- 3) Melakukan pengelompokan berdasarkan *cluster* perhitungan iterasi ke 2.

Tabel 6. Jarak dengan titik pusat Iterasi 2

No	Kelurahan	Jarak ke <i>centroid</i>			Kelompok Data
		C1	C2	C3	
1	Kejaksaan	8.23	57.443	179,56	C1
2	Kesenden	65.68	50.251	145,7	C2
3	Kebon Baru	31.58	49.469	167,61	C1
4	Sukapura	157.30	120.02	101,92	C3
5	Kesambi	129.01	89.889	93,42	C2
6	Sunyaragi	39.53	16.913	138,6	C2
7	Karyamula	245.87	195.82	105,82	C3
8	Drajat	178.97	128.04	46,47	C3
9	Pekiringan	124.69	97.94	140,54	C2
10	Pekalipan	37.74	22.31	140,8	C2
11	Jagasatu	35.50	79.92	197,91	C1
12	Pulasaren	12.98	57.836	178,99	C1
13	Pekalangan	22.69	43.623	162,46	C1
14	Lemahwung kuk	10.55	61.535	183,63	C1
15	Kesepuhan	5.72	58.61	181,23	C1
16	Pegambiran	58.94	50.783	145,63	C2
17	Panjunan	16.65	59.062	179,35	C1
18	Harjamukti	53.28	34.097	140,46	C2
19	Kalijaga	17.69	68.022	189,54	C1
20	Argasunya	8.22	55.368	178,31	C1
21	Kecapi	116.88	75.27	101,72	C2
22	Larangan	72.29	23.032	108,5	C2

Hasil perhitungan iterasi ke 2 didapatkan data C1=10, C2=9, dan C3=3, karena nilai *centroid* masih berubah, maka langkah selanjutnya yaitu membentuk titik pusat baru untuk melakukan perhitungan iterasi ke-3.

3. Iterasi ke-3

- 1) Menentukan titik pusat awal atau *centroid* baru

Tabel 7. *Centroid* baru Iterasi 3

cluster	KE	S	T
C1	149	26,6	142,3
C2	48,67	9,67	88,78
C3	9,8	1,2	32,4

- 2) Menghitung jarak terdekat setiap data dengan *centroid*
- 3) Melakukan pengelompokan berdasarkan *cluster*

perhitungan iterasi ke 3

Tabel 8. Hasil pengelompokan Iterasi 3

No	Kelurahan	Jarak ke <i>centroid</i>			Kelompok Data
		C1	C2	C3	
1	Kejaksaan	3.90	68.173	179.56	C1
2	Kesenden	72.65	40.292	145.7	C2
3	Kebon Baru	38.85	50.841	167.61	C1
4	Sukapura	155.71	126.68	101.92	C3
5	Kesambi	128.12	96.519	93.416	C3
6	Sunyaragi	43.88	24.593	138.6	C2
7	Karyamula	250.74	183.48	105.82	C3
8	Drajat	181.54	122.7	46.467	C3
9	Pekiringan	131.65	82.927	140.54	C2
10	Pekalipan	39.08	36.752	140.8	C2
11	Jagasatu	28.43	92.784	197.91	C1
12	Pulasaren	6.64	69.529	178.99	C1
13	Pekalangan	20.40	57.061	162.46	C1
14	Lemahwung kuk	4.56	72.268	183.63	C1
15	Kesepuhan	4.13	68.64	181.23	C1
16	Pegambiran	55.76	66.191	145.63	C1
17	Panjunan	9.73	71.33	179.35	C1
18	Harjamukti	59.67	27.309	140.46	C2
19	Kalijaga	11.52	79.186	189.54	C1
20	Argasunya	14.87	63.129	178.31	C1
21	Kecapi	122.73	60.179	101.72	C2
22	Larangan	76.49	14.334	108.5	C2

Hasil perhitungan iterasi ke 3 didapatkan data C1=11, C2=7, dan C3=4, karena nilai *centroid* masih berubah, maka langkah selanjutnya yaitu membentuk titik pusat baru untuk melakukan perhitungan iterasi ke-4.

4. Iterasi ke-4

- 1) Menentukan titik pusat awal atau *centroid* kembali

Tabel 9. *Centroid* baru Iterasi 4

cluster	KE	S	T
C1	144,25	30,25	119,75
C2	32	4,86	103,143
C3	14,73	2,18	31,73

- 2) Menghitung jarak terdekat setiap data dengan *centroid*

- 3) Melakukan pengelompokan berdasarkan *cluster* perhitungan iterasi ke 4

Tabel 10. Hasil pengelompokan Iterasi 4

No	Kelurahan	Jarak ke <i>centroid</i>			Kelompok Data
		C1	C2	C3	
1	Kejaksaan	6.38	74.768	163.19	C1
2	Kesenden	73.45	22.095	137.59	C2
3	Kebon Baru	41.03	46.231	155.37	C1
4	Sukapura	150.86	145.2	82.908	C3
5	Kesambi	123.31	116.3	70.062	C3

6	Sunyaragi	41.96	34.321	124.61	C2	15	Kesepuhan	11.16	81.296	165.29	C1
7	Karyamula	248.76	179.7	128.41	C3	16	Pegambiran	48.68	93.12	125.5	C1
8	Drajat	178.02	132.17	44.919	C3	17	Panjunan	8.83	87.815	162.3	C1
9	Pekiringan	132.31	64.065	141.91	C2	18	Harjamukti	57.67	23.081	130.12	C2
10	Pekalipan	35.38	51.415	124.52	C1	19	Kalijaga	16.82	93.124	172.8	C1
11	Jagasatu	28.21	101.67	179.82	C1	20	Argasunya	19.09	72.416	163.52	C1
12	Pulasaren	4.98	77.508	162.12	C1	21	Kecapi	119.43	42.364	102.02	C2
13	Pekalangan	15.77	68.345	145.43	C1	22	Larangan	71.45	34.342	95.732	C2
14	Lemahwung kuk	8.48	78.395	167.3	C1	Hasil perhitungan iterasi ke 5 didapatkan data C1=13, C2=5, dan C3=4, karena nilai <i>centroid</i> masih berubah, maka langkah selanjutnya yaitu membentuk titik pusat baru untuk melakukan perhitungan iterasi ke-6.					

Hasil perhitungan iterasi ke 4 didapatkan data C1=12, C2=6, dan C3=4, karena nilai *centroid* masih berubah, maka langkah selanjutnya yaitu membentuk titik pusat baru untuk melakukan perhitungan iterasi ke-5.

5. Iterasi ke-5

- Menentukan titik pusat awal atau *centroid* kembali

Tabel 11. *Centroid* baru Iterasi 5

cluster	KE	S	T
C1	144,25	30,25	119,75
C2	30,17	5,33	111,5
C3	17,08	2,17	33,5

- Menghitung jarak terdekat setiap data menggunakan *centroid*
- Melakukan pengelompokan berdasarkan *cluster* perhitungan iterasi ke 5

Tabel 12. Hasil pengelompokan Iterasi 5

No	Kelurahan	Jarak ke <i>centroid</i>			Kelompok Data
		C1	C2	C3	
1	Kejaksaan	8.69	82.27	163.19	C1
2	Kesenden	71.87	21.23	137.59	C2
3	Kebon Baru	40.32	51.488	155.37	C1
4	Sukapura	148.37	150.4	82.908	C3
5	Kesambi	120.83	121.57	70.062	C3
6	Sunyaragi	39.32	42.803	124.61	C1
7	Karyamula	246.04	174.29	128.41	C3
8	Drajat	175.32	131.64	44.919	C3
9	Pekiringan	130.61	55.57	141.91	C2
10	Pekalipan	32.43	59.984	124.52	C1
11	Jagasatu	30.41	109.51	179.82	C1
12	Pulasaren	7.413	85.247	162.12	C1
13	Pekalangan	13.18	76.686	145.43	C1
14	Lemahwung kuk	11.25	85.857	167.3	C1

Hasil perhitungan iterasi ke 6 didapatkan data C1=13, C2=5, dan C3=4, karena nilai *centroid* sama atau tidak berubah, maka proses perhitungan clustering selesai. Sehingga

- Menentukan titik pusat awal atau *centroid* kembali

Tabel 13. *Centroid* baru Iterasi 6

cluster	KE	S	T
C1	144,25	30,25	119,75
C2	29,4	6	120
C3	18,38	2,15	36,23

- Menghitung jarak terdekat setiap data dengan *centroid*
- Melakukan pengelompokan berdasarkan *cluster*

Tabel 14. Hasil pengelompokan Iterasi 6

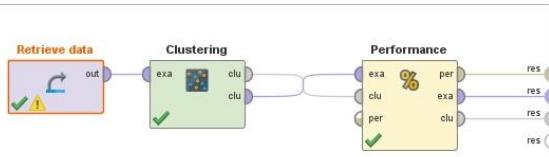
No	Kelurahan	Jarak ke <i>centroid</i>			Kelompok Data
		C1	C2	C3	
1	Kejaksaan	10.68	90.339	163.19	C1
2	Keseden	69.303	24.604	137.59	C2
3	Kebon Baru	38.47	58.218	155.37	C1
4	Sukapura	146.88	155.04	82.908	C3
5	Kesambi	119.23	126.37	70.062	C3
6	Sunyaragi	36.29	51.363	124.61	C1
7	Karyamula	243.02	168.32	128.41	C3
8	Drajat	172.82	130.64	44.919	C3
9	Pekiringan	127.94	47.358	141.91	C2
10	Pekalipan	29.78	68.483	124.52	C1
11	Jagasatu	33.37	117.76	179.82	C1
12	Pulasaren	10.24	93.456	162.12	C1
13	Pekalangan	11.88	85.214	145.43	C1
14	Lemahwung kuk	13.66	93.908	167.3	C1
15	Kesepuhan	12.64	89.267	165.29	C1
16	Pegambiran	47.99	101.28	125.5	C1
17	Panjunan	11.68	96.128	162.3	C1
18	Harjamukti	54.87	30.782	130.12	C2
19	Kalijaga	19.65	101.17	172.8	C1
20	Argasunya	18.71	80.073	163.52	C1
21	Kecapi	116.45	35.869	102.02	C2
22	Larangan	68.57	39.962	95.732	C2

Hasil perhitungan iterasi ke 6 didapatkan data C1=13, C2=5, dan C3=4, karena nilai *centroid* sama atau tidak berubah, maka proses perhitungan clustering selesai. Sehingga

hasil akhir penyebaran virus corona di Kota Cirebon sudah didapatkan yaitu Tingkat rendah (C1) sebanyak 13 Kelurahan, Tingkat sedang (C2) sebanyak 5 Kelurahan dan Tingkat tinggi (C3) sebanyak 4 Kelurahan.

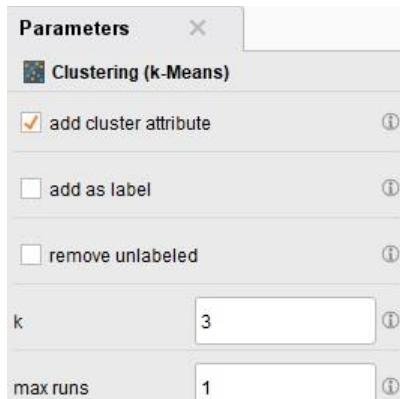
B. Implementasi RapidMiner

Perhitungan dengan aplikasi Rapidminer dilakukan untuk menguji data penyebaran virus corona di Kota Cirebon. Proses pertama yang dilakukan adalah memasukkan data penyebaran covid-19 Kota Cirebon.



Gambar 2. Pemodelan perhitungan K-means pada Rapidminer

Setelah memasukkan data selanjutnya melakukan pengaturan parameter yang telah ditentukan jumlah clusternya yaitu 3 cluster,



Gambar 3. Pengaturan jumlah cluster

Setalah selesai pengaturan langkah selanjutnya adalah proses *clustering* k-means. Hasil perhitungan dengan aplikasi rapidminer didapatkan yaitu data tingkat rendah (C0) sebanyak 13 data, tingkat sedang (C1) sebanyak 5 data, dan tingkat tinggi (C2) sebanyak 4 data.

Cluster Model

```

Cluster 0: 13 items
Cluster 1: 5 items
Cluster 2: 4 items
Total number of items: 22
  
```

Gambar 4. Hasil perhitungan model cluster

V. KESIMPULAN

Hasil dari perhitungan algoritma *k-means* pada penyebaran yang disebabkan oleh virus corona di Kota Cirebon berdasarkan kriteria Kontak Erat (KE), Suspek (S), dan Terkonfirmasi (T), maka ditarik kesimpulan sebagai berikut:

1. Data dihitung berdasarkan 3 *cluster* yaitu *cluster* tingkat rendah (C1), *cluster* tingkat sedang (C2), dan *cluster* tinggi (C3)
2. Daerah yang paling rawan (C3) dan butuh perhatian khusus atas tersebarnya covid-19 di Kota Cirebon adalah Kelurahan Sukapura, Kelurahan Kesambi, Kelurahan Karyamulya, dan Kelurahan Drajat. Hal ini memerlukan perhatian khusus dari Pemerintah Kota dalam menangani virus corona yang terjadi di Kota Cirebon.
3. Daerah tingkat sedang (C2) tersebarnya covid-19 adalah Kelurahan Kesenden, Kelurahan Pekiringan, Kelurahan Harjamukti, Kelurahan Kecapi, dan Kelurahan Larangan. Sedangkan 13 Kelurahan lainnya termasuk kedalam *cluster* tingkat rendah (C1).

REFERENSI

- [1] N. Dwitri, J. A. Tampubolon, S. Prayoga, F. Ilmi Zer, and D. Hartama, "Penerapan Algoritma K-Means Dalam Menentukan Tingkat Kepuasan Pembelajaran Online Pada Masa Pandemi Covid-19 di Indonesia," *Jti (Jurnal Teknol. Informasi)*, vol. 4, no. 1, pp. 101–105, 2020.
- [2] D. P. Sari, "Implementasi Algoritma K-Means Dalam Menentukan Tingkat Penyebaran Pandemi Covid-19 Di Sumatera Barat," *CBIS J.*, vol. 01, pp. 50–56, 2021.
- [3] A. Solichin and K. Khairunnisa, "Klasterisasi Persebaran Virus Corona (Covid-19) Di DKI Jakarta Menggunakan Metode K-Means," *Fountain Informatics J.*, vol. 5, no. 2, p. 52, 2020, doi: 10.21111/fij.v5i2.4905.
- [4] Dahlia Winingssih *et al.*, "SIMBAS: Sistem Informasi Bantuan Jasa Pandemi Covid-19," *J. Sist. Cerdas*, vol. 3, no. 2, pp. 123–132, 2020, doi: 10.37396/jsc.v3i2.61.
- [5] S. Handoko, F. Fauziah, and E. T. E. Handayani, "Implementasi Data Mining Untuk Menentukan Tingkat Penjualan Paket Data Telkomsel Menggunakan Metode K-Means Clustering," *J. Ilm. Teknol. dan Rekayasa*, vol. 25, no. 1, pp. 76–88, 2020, doi: 10.35760/tr.2020.v25i1.2677.
- [6] R. Adelina Hutasoit, I. Parlina, S. Tunas Bangsa Pematangsiantar, A. Tunas Bangsa Pematangsiantar, and J. A. Jendral Sudirman Blok No, "Prosiding Seminar Nasional Riset Information Science (SENARIS) Penerapan Data Mining Dalam Mengelompokkan Jumlah Usaha Berdasarkan Provinsi Menggunakan K-Means Clustering," no. September, pp. 937–945, 2019, [Online]. Available: <http://www.bps.go.id>.
- [7] R. Yuliani, "Infotek : Jurnal Informatika dan Teknologi Penerapan Data Mining untuk Mengcluster Data Penduduk Miskin Menggunakan Algoritma K- Means di Dusun Bagik Endep Sukamulia Timur Infotek : Jurnal Informatika dan Teknologi Pendahuluan masalah kemiskinan belum bis," vol. 4, no. 1, pp. 39–50, 2021.
- [8] G. Gustientiedina, M. H. Adiya, and Y. Desnelita, "Penerapan Algoritma K-Means Untuk Clustering Data Obat-Obatan," *J. Nas. Teknol. dan Sist. Inf.*, vol. 5, no. 1, pp. 17–24, 2019, doi: <https://doi.org/10.32736/sisfokom.v11i1.1316>

- [9] 10.25077/teknosi.v5i1.2019.17-24.
K. Fatmawati and A. P. Windarto, "Data Mining: Penerapan Rapidminer Dengan K-Means Cluster Pada Daerah Terjangkit Demam Berdarah Dengue (Dbd) Berdasarkan Provinsi," *Comput. Eng. Sci. Syst. J.*, vol. 3, no. 2, p. 173, 2018, doi: 10.24114/cess.v3i2.9661.
- [10] P. A. Jusia and F. M. Irfan, "Clustering Data Untuk Rekomendasi Penentuan Jurusan Perguruan Tinggi Menggunakan Metode K-Means," *J. IKRA-ITH Inform.*, vol. 3, no. 3, pp. 75–84, 2019.