## **BAB II**

## TINJAUAN PUSTAKA

## 2.1 Teori Penyakit Stroke

Istilah stroke telah dikenal oleh masyarakat luas baik di luar negeri maupun di Indonesia. Menurut World Health Organisation (WHO), stroke adalah penyakit yang disebabkan adanya kelainan pembuluh darah otak yang menimbulkan gangguan fungsi otak baik fokal maupun global dan berlangsung selama lebih dari 24 jam (Kasner et al., 2013). Stroke merupakan penyakit nomor dua di dunia yang menyebabkan kematian, dan nomor tiga yang menyebabkan disabilitas. Menurut survei WHO, negara berkembang dengan tingkat pemasukan rendah hingga menengah, angka kejadian stroke bertambah hingga 2 kali lipat dibanding 40 tahun sebelumnya (Johnson et al., 2016). Menurut Riset Kesehatan Dasar (Riskedas) tahun 2018, jumlah penderita stroke di Indonesia meningkat seiring bertambahnya usia. Kelompok usia 75 tahun ke atas jumlahnya mencapai 50.2%, sedangkan yang terendah adalah pada kelompok usia 15-24 tahun, yaitu sebesar 0,6%. Di Indonesia, populasi penderita stroke lebih tinggi di daerah perkotaan dibandingkan di pedesaan (12,6% vs 8,8%) (Riskesdas 2018). Hal ini dipengaruhi oleh gaya hidup akibat globalisasi seperti mengkonsumsi makanan cepat saji yang dapat menyebabkan kadar kolesterol tinggi (Kusuima et al., 2009). Terjadinya stroke dapat disebabkan oleh kurangnya pengetahuan mengenai penyakit tersebut. Sosialisasi dengan cara memberikan informasi dan pemahaman kepada masyarakat sebagai suatu kegiatan pengabdian masyarakat tentang stroke sangat diperlukan. Kegiatan penyuluhan ini bertujuan untuk memberikan informasi dan meningkatkan pemahaman tentang stroke agar dapat mencegah terjadinya stroke.[4]

### 2.2.1 Pengertian *Data Mining*

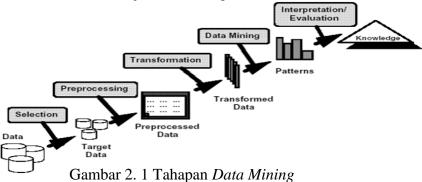
Data Mining adalah suatu istilah yang digunakan untuk menguraikan penemuan pengetahuan dari dalam database. Data Mining adalah

proses yang menggunakan teknik statistik, matematika, kecerdasan buatan, dan *machine learning* untuk mengekstraksi dan mengidentifikasi informasi yang bermanfaat dan pengetahuan yang terkait dari berbagai database besar. Pengetahuan itu bisa dijadikan acuan untuk mengambil keputusan dalam bisnis perusahaan.

Data Mining adalah suatu proses menemukan hubungan yang berarti, pola, dan kecenderungan dengan memeriksa sekumpulan besar data yang tersimpan dalam penyimpanan dengan menggunakan teknik pengenalan pola. Data Mining dibagi menjadi beberapa fungsi, yaitu: Deskripsi, Estimasi, Prediksi, Klasifikasi, Pengklasteran, dan Asosiasi. Di Pada penelitian ini akan dilakukan proses asosiasi. Tugas asosiasi dalam Data Mining adalah menemukan atribut yang muncul dalam satu waktu. Tugas ini, alam dunia marketing lebih dikenal dengan analisis keranjang pasar (market based analysis). [5]

## 2.2.2 Tahapan Data Mining

Tahapan yang dilakukan pada proses *Data Mining* diawali dari seleksi data dari data sumber ke data target, tahap *Pre-processing* untuk memperbaiki kualitas data, *Transformasi*, *Data Mining* serta tahap interpretasi dan evaluasi yang menghasilkan output berupa pengetahuan baru yang diharapkan memberikan kontribusi yang lebih baik. Secara detail dijelaskan sebagai berikut:



Berikut ini adalah penjelasan tahapan *Data Mining* berdasarkan gambar:

#### a. Pemilihan Data

Dari sekumpulan data operasional yang perlu dilakukan sebelum penggalian informasi dalam KDD dimulai. Data dari hasil seleksi digunakan untuk proses *Data Mining*, disimpan pada suatu berkas, terpisah dari basis data operasional.

## b. Pre-processing/Cleaning

Tahap cleaning ini mencakup seperti membuang data duplikasi, memeriksa data yang inkonsisten, dan memperbaiki kesalahan pada data, seperti kesalahan dalam menulis (tipografi).

## c. Transformation

Tahap ini dalam KDD merupakan proses kreatif dan sangat tergantung pada jenis atau pola informasi yang akan dicari dalam basis data. Data diubah atau digabung ke dalam format khusus sebelum bisa diaplikasikan. Sebagai contoh, beberapa metode standar seperti analisis asosiasi dan cluterung hanya bisa menerima input data kategorikal. Karenanya data berupa numerik yang berlanjut perlu dibagi menjadbeberapa interval, seperti pada atribut data umur dapat ditranformasikan ke dalam rentang umur.

### d. Data Mining

Merupakan proses mencari pola atau informasi yang menarik dalam data yang terpilih dengan menggunakan teknik atau metode tertentu. Pemilihan metode atau algoritma yang tepat sangatbergantung pada tujuan dan proses KDD.

# e. Interpretation/Evaluasi

Pola informasi yang dihasilkan dari proses *Data Mining* perlu ditampilkan dalam bentuk yang mudah dimengerti oleh pihak yang berkepentingan. Tahap ini mencakup pemeriksaan apakah

pola atau informasi yang ditemukan bertentangan dengan fakta atau hipotesa yang ada sebelumnya. [6]

## 2.3 Clustering

Clustering adalah suatu pekerjaan mengelompokkan sekumpulan objek datasehingga objek-objek dalam suatu kelompok memiliki kemiripan yang tinggi, tetapi sangat berbeda dengan objek-objek dalam kelompok lain. Proses pada Clustering akan mempartisi sekumpulan objek data menjadi subset yang dapat dimanfaatkan untuk mengatur hasil pencarian ke dalam kelompok-kelompok dan menyajikan hasilnya secara ringkas dan mudah diakses. Clustering umumnya digunakan di berbagai bidang dengan berbagai aplikasi yang sangat penting termasuk riset pasar, sistem rekomendasi, sistem keamanan, dan mesin pencari.[7]

## 2.4 Algoritma K-Means

Algoritma K-Means Clustering merupakan teknik Data Mining yang dapat mengelompokkan objek berdasarkan kesamaan karakteristiknya. Algoritma K-Means Clustering bisa meng-cluster banyak data dalam waktu relatif singkat dan efisiensi yang tinggi. Penggunaan algoritma ini pilihan yang tepat dalam melakukan pengelompokan sebuah data [1]. Teknik K-Means Clustering berguna untuk mengatur dan menyederhanakan berbagai macam data terkait cluster karena mudah digunakan dan diimplementasikan. Data yang didapatkan pada tahap pengumpulan data, akan diproses dan diolah mengimplementasikan algoritma K-Means. Tahapan untuk perhitungan algoritma K-Means dijelaskan di bawah ini:

- a. Tetapkan banyaknya jumlah cluster (k)
- b. Pilih random titik pusat untuk cluster(centroid)
- c. Pakai rumus Euclidean Distance untuk mendapatkan jarak tiap data terhadap centroid, rumusnya yakni:

$$d(x,y) = \sqrt{\sum} = 1(xi - yi)^2$$

Keterangan:

(x,): jarak data x dan y

x: titik data objek

y: titik data centroid

i: banyaknya objek

d. Kelompokkan data yang sudah dikalkulasikan menurut jarak terkecil (minimum) antara data tersebut dengan pusat *cluster* atau data *centroid* dan mendapatkan *cluster* baru.

e. Lakukan perhitungan kembali berdasarkan data yang mengikuti *cluster* masing-masing untuk pusat *cluster* (*centroid*) baru. Nilai *centroid* baru didapatkan dari hasil perhitungan rata-rata data terhadap setiap *cluster*. Rumus sebagai Berikut:

$$C1 = \frac{X1 + X2 + X3 + \dots + Xn}{\sum x}$$

Keterangan:

CI: centroid baru

x1: nilai *cluster* ke-1

xn: nilai *cluster* ke-n

x : jumlah data

f. Setelah dapat *centroid* baru, maka lakukan iterasi selanjutnya atau ulangi langkah c samapai e sampai tidak ditemukan data yang berpindah-pindah dari *cluster*. [8]

#### 2.5 Analisa Metode Elbow

Metode elbow adalah metode di mana pada suatu titik tertentu terjadi penurunan yang signifikan dalam grafik, berbentuk lengkungan yang tajam. Nilainya kemudian akan menjadi nilai k atau banyaknya cluster yang baik. Mencari nilai k optimal dapat dilakukan dengan membandingkan nilai Sum of Square Error(SEE) yang disajikan dalam bentuk grafik. Tujuan dari metode elbow yaitu memilih nilai k yang terkecil dan mempunyai nilai internal yang rendah. Penentuan jumlah cluster yang optimal diidentifikasi dengan mempertimbangkan perbandingan perhitungan SEE pada setiap nilai cluster, peningkatan jumlah cluster akan membentuk siku, sehingga semakin besar nilai k, nilai SEE akan semakin kecil.[9]

# 2.6 Rapidminer

RapidMiner adalah sebuah aplikasi data mining yang bersifat open source atau sumber terbuka. Lisensi yang digunakan untuk RapidMiner adalah AGPL (GNU Affero General Public License) versi 3. Penelitian dan pengembangan alat ini dimulai oleh beberapa individu, termasuk Ralf Klinkenberg, Ingo Mierswa, dan Simon Fischer dari departemen kecerdasan buatan Universitas Dortmund pada tahun 001, dan kemudian diambil alih oleh SourceForge. Pada tahun 010-011, dalam survei KD nuggets, sebuah media data mining, Pencapaian RapidMiner menduduki peringkat pertama sebagai alat data mining untuk proyek nyata adalah prestasi yang signifikan. Ini menunjukkan bahwa RapidMiner telah terbukti sangat efektif dan relevan dalam dunia praktis analisis data dan data mining. Dalam penerapannya, Rapid Miner memberikan metode penambangan informasi dan pembelajaran mesin yang menggabungkan ETL (Extricate, Change, Stack), preprocessing informasi, visualisasi, pemodelan dan penilaian. Persiapan penambangan informasi di Rapid Miner digambarkan dalam format XML yang dapat diatur melalui antarmuka grafis (GUI). Hal ini membuat penggunaan dan pengawasan alur kerja penambangan informasi menjadi lebih mudah. Instrumen Rapid Miner disusun dalam dialek pemrograman Java dan berkoordinasi dengan usaha dan wawasan penambangan informasi Weka.[10]

## 2.7 Penelitian Terdahulu

Dalam melakukan penelitian ini terdapat penelitian yang telah dilakukan sebelumnya yang menjadi bahan referensi bagi peneliti. Berikut adalah penelitian terdahulu yang digunakan sebagai referensi, penelitian terdahulu dapat dilihat pada tabel 2.1.

No	Peneliti	Judul	Metode	Kesimpulan
1.	Nisar 1,	Pemanfaatan K	Metode K-	Hasil percobaan yang
	Wasilah	Means	Means	dilakukan pada
	2, Haris	Clustering	Clustering	penelitian ini
	Kusuma	dalam		menunjukkan bahwa
	jaya 3	Pengelompokan		algoritma Clustering
		Judul Skripsi		K-Means melakukan
				pengelompokan skripsi
				dengan membagi data
				menjadi sejumlah k
				cluster yang
				ditentukan, dan
				menggunakan
				perhitungan jarak
				untuk mengukur
				kemiripan antar data.
				Data Mining
				menggunakan k-mean
				mampu melakukan
				pengelompokan data
				dalam jumlah besar
				dengan sangat cepat

					sehingga dapat
					membantu
					mempercepat proses
					pengelompokan.[7]
2.	Aviv	Implementasi	Metode	K-	Berdasarkan hasil
	Fitria	Algoritma K-	Means		penelitian yang
	Yulia,	Means	Clustering		dilakukan oleh
	Handoyo	Classifier			penulis, dapat
	Widi	Sebagai			diambil kesimpulan
	Nugroho	Pendukung			sebagai berikut : -
		Keputusan			Penerapan algoritma
		Penerima Dana			K-Means membagi
		Bantuan Siswa			dataset menjadi tiga
		Miskin (Studi			kelompok yaitu
		Kasus : SMKN			layak menerima
		Sukoharjo)			bantuan siswa
					miskin ,dapat di
					pertimbangkan
					menerima bantuan
					siswa miskin dan
					tidak layak
					menerima bantuan
					siswa miskin Hasil
					pengujian
					mendapatkan nilai
					devies bouldin
					indeks sebesar 0,262
					yang memiliki arti
					kesamaan antar
					anggota <i>cluster</i> yang
					cukup baik Hasil

					dari pengujian ini sangat layak untuk dijadikan rekomendasi penerima bantuan siswa miskin di sekolah (SMKN SUKOHARJO).[11]
3.	Melda Agarina, Sutedi, Arman Suryadi Karim, Erlinda Ratna Sari	Strategi Marketing Promosi Penerimaan Mahasiswa Baru Menggunakan K-Means Clustering	menggunakan	ini K-	Penelitian ini menunjukkan bahwa penggunaan algoritma K-Means Clustering efektif dalam merancang strategi pemasaran untuk penerimaan mahasiswa baru secara efisien. Melalui analisis karakteristik calon mahasiswa, institusi pendidikan tinggi dapat mengembangkan strategi pemasaran yang lebih spesifik, yang pada gilirannya dapat meningkatkan jumlah pendaftar dan mahasiswa yang diterima. Diharapkan

				bahwa temuan
				penelitian ini dapat
				-
				berkontribusi pada
				pengembangan
				strategi pemasaran
				penerimaan
				mahasiswa baru yang
				lebih efektif dan
				efisien di perguruan
				tinggi.[12]
4.	Nurjoko,	Sistem	Penelitian ini	Clustering
	Defi	Informasi	menggunakan	menggunakan K-
	Dwirohay	Pemetaan	Metode K-Means	Means bertujuan
	ati, Novi	Wilayah Rawan	Clustering	untuk
	Herawadi	Kriminalitas		mengelompokkan
	Sudibyo	Polresta Bandar		data yang
		Lampung		berkarakteristik sama
		Menggunakan		dalam satu <i>cluster</i>
		K-Means		dan data yang
		Clustering		berkarakteristik
				berbeda ke dalam
				cluster yang lain.
				Data yang digunakan
				dalam penelitian ini
				adalah data crime
				indeks yang ada di
				POLRESTA Bandar
				Lampung berdasarkan
				jenis kasusnya yaitu
				pencurian,
				penganiayaan,
				Pongama, aun,

				penipuan,
				pemerkosaan,
				pembunuhan,
				perjudian dan
				narkoba. Tabel 3.1
				adalah data yang
				digunakan untuk
				percobaan
				Clustering[13]
5.	Bani	Penarapan	Penelitian ini	Dari permasalahan
	Nurhakim	Algoritma K-	menggunakan	penelitian ini dapat
	, Intan	Means	Metode K-Means	disimpulkan bahwa
	septiani,K	Clustering	Clustering	pelaksanaan analisis
	haerul	Dalam		dengan menggunakan
	Anam,De	Menganalisis		algoritma K-means
	nni	Resiko		clustering dapat
	Pratama	Penyakit Stroke		digunakan untuk
				mengidentifikasi pola
				risiko penyebab
				stroke. Hasil analisis
				menggunakan
				algoritma K-means
				clustering dibuat dua
				kelompok berupa
				Cluster0 dengan hasil
				4338 elemen dan
				Cluster1 dengan hasil
				772 elemen. Hasil
				pengujian
				menggunakan
				aplikasi Rapid Miner

				menghasilkan nilai K optimal 2 dengan
				nilai DBI (Davies
				Bouldin Index)
				dengan hasil cluster
				0.082. [2]
6.	Putri	Identifikasi	Metode K-Means	Berdasarkan
	Syifa,	Tingkat	Clustering	percobaan yang telah
	Sarah	Resiko		diselesaikan dalam
	Oktia	Kesehatan		studi ini, disimpulkan
	Putri,	Jantung		bahwa metode
	Putri	Dengan		klasterisasi dengan
	Almunaw	Menggunakan		Algoritma K-Means
	arah,	Algoritma K-		memberikan wawasan
	Munirul	Means		baru terkait
	Ula	Clustering		pengelompokan
				tingkat risiko
				penyakit jantung
				berdasarkan usia
				menjadi dua cluster.
				Cluster 0
				mengelompokkan
				kategori usia dengan
				risiko penyakit
				jantung yang
				tergolong sedang atau
				rendah, sedangkan
				cluster 1
				mengelompokkan
				kategori usia dengan
				risiko penyakit

				jantung yang tinggi.
				Melalui pendekatan
				yang berbeda ini
				memberi kesempatan
				kepada penyedia
				layanan kesehatan
				dalam memberikan
				perawtan yang lebih
				efisien, yang sesuai
				dengan tingkatan
				cluster yang alami
				oleh masing masing
				pasien serta
				meningkatkan
				kualitas hidup pasien
				melalui pengelolaan
				penyakit yang lebih
				individual dan efektif.
				Diperlukan uji klinis
				tambahan untuk
				memastikan bahwa
				pendekatan ini dapat
				diimplementasikan
				secara luas dan
				memberikan manfaat
				yang optimal bagi
				pasien.[14]
7.	Elsa	Pengelompok	Pada penelitian	Penerapan algoritma
	Safutri,	an Tekanan	ini menggunakan	K-meansuntuk
	Ade Irma	Darah Lansia	metode K-Means	pengelompokkan
				tekanan darah lansia

Dengan	di	Posbindu Kp.
Algoritmak-	Leb	ak Jero berhasil
Meansdi	men	capai hasil
Kp.Lebak Jero	opti	mal pada k=2
1	deng	gan nilai Davies-
	Bou	ldin
	Inde	ex(DBI)sebesar
	0,88	1 setelah 10 kali
	perc	obaan. Hasil
	peng	gelompokan
	men	nbagi data
	men	jadi dua klaster,
	yait	u Cluster_0 yang
	terd	iri dari 75 lansia
	deng	gan risiko
	hipe	rtensi lebih
	rend	lah, mencakup
	kate	gori normal dan
	pra-	hipertensi, serta
	Clus	ster_1 yang terdiri
	dari	71 lansia dengan
	risik	to hipertensi lebih
	ting	gi, mencakup
	hipe	rtensi Tingkat 1
	dan	Tingkat 2. Model
	ini	menunjukkan
	efek	tivitas dalam
	men	gelompokkan
	lans	ia berdasarkan
	ting	kat tekanan darah
	sisto	olik, meskipun
	Algoritmak-	Algoritmak- Meansdi Kp.Lebak Jero  Chasses and the second

Arie	Algoritma K- Means dalam Klasterisasi Gempa Sulawesi		variabel lain seperti jenis kelamin, umur, dan berat badan hanya memberikan sedikit perbedaan.[15]  Hasil penelitian ini memiliki dampak signifikan dalam memahami pola gempa bumi dan dapat dijadikan landasan untuk pengembangan strategi mitigasi risiko bencana gempa. Melalui pemrosesan data yang cermat dan penggunaan algoritma K-Means telah berhasil mengelompokkan pola gempa ke dalam klaster yang memiliki karakteristik berbeda.[16]
9. Dwi	Pengelompok	Pada penelitian	Berdasarkan penelitian
Astı	iti, an Data Kasus		yang dilakukandengan
Reli	ta Keracunan	Metode	menggunakan metode
Bua	ton, Makanan	Clustering	algoritma k-means
Mag	dalen Biologis		maka dapat diketahui bahwasannya hasil

Simanjunt ak Penyebab Menggunakan Metode Clustering Clustering Clustering Remain ak Remain ak Remain ak Remain ak Remain ak Remain algoritma Remain ak Remain algoritma	a	Berdasarkan	terbanyak terdapat
Menggunakan Metode Clustering  biologis terdapat 11 data dengan titik centroid usia (x) 2 yaitu 12-16 Tahun, titik centroid pada jenis keracunan (y) 6.36 yaitu roti isi, dan titik centroid pada factor penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).	Simanjunt	Faktor	pada cluster 2 dengan
Metode Clustering  data dengan titik centroid usia (x) 2 yaitu 12-16 Tahun, titik centroid pada jenis keracunan (y) 6.36 yaitu roti isi, dan titik centroid pada factor penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).	ak	Penyebab	data kasus keracunan
Clustering  centroid usia (x) 2 yaitu 12-16 Tahun, titik centroid pada jenis keracunan (y) 6.36 yaitu roti isi, dan titik centroid pada factor penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).		Menggunakan	biologis terdapat 11
Clustering  centroid usia (x) 2 yaitu 12-16 Tahun, titik centroid pada jenis keracunan (y) 6.36 yaitu roti isi, dan titik centroid pada factor penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).		Metode	data dengan titik
yaitu 12-16 Tahun, titik centroid pada jenis keracunan (y) 6.36 yaitu roti isi, dan titik centroid pada factor penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			centroid usia (x) 2
keracunan (y) 6.36 yaitu roti isi, dan titik centroid pada factor penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).		Clastering	yaitu 12-16 Tahun,
yaitu roti isi, dan titik centroid pada factor penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			titik centroid pada jenis
centroid pada factor penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			keracunan (y) 6.36
penyebab (z) 2.9 yaitu Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			yaitu roti isi, dan titik
Bakteri Gram-negatif berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			centroid pada factor
berbentuk batang yang biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			penyebab (z) 2.9 yaitu
biasanya ditemukan di usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			Bakteri Gram-negatif
usus manusia dan hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			berbentuk batang yang
hewan berdarah panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			biasanya ditemukan di
panas.REFERENSIAd awiah, N., Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			usus manusia dan
awiah, N., & Jajuli, M. (2021).  Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			hewan berdarah
Suliatiyowati, N., & Jajuli, M. (2021).  Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma  K-Means. Generation  Journal, 5(2), 69–  80.Alfikri, T. R.,  Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			panas.REFERENSIAd
Jajuli, M. (2021). Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			awiah, N.,
Klasterisasi kasus kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			Suliatiyowati, N., &
kekerasan terhadap anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			Jajuli, M. (2021).
anak dan perempuan berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			Klasterisasi kasus
berdasarkan algoritma K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			kekerasan terhadap
K-Means. Generation Journal, 5(2), 69– 80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			anak dan perempuan
Journal, 5(2), 69–80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			berdasarkan algoritma
80.Alfikri, T. R., Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			K-Means. Generation
Fakhriza, M., & Ikhwan, A. (2024).			Journal, 5(2), 69–
Ikhwan, A. (2024).			80.Alfikri, T. R.,
			Fakhriza, M., &
Penerapan algoritma			Ikhwan, A. (2024).
			 Penerapan algoritma

K-Means dalam mengelompokkan penyebaran penyakit di Kecamatan Sei Balai. Jurnal Teknik Informatika Kaputama (JTIK), 8(1), 7. Arhami, M., & Nasir, M. (2020).Data mining(R. Indah Utami, Ed.; 1st ed.). CV Andi Offset.Dewi, R. (2023). Aplikasi Matlab untuk simulasi pengolahan sinyal(A. Prijono, Ed.; 1st ed.). Zahir Publishing.Efori Buulolo, S. Kom., & M. Kom. (2020). Data mining(1st ed.). CV Budi Utama.Fitriana, N. F. (2021).Gambaran pengetahuan pertolongan pertama keracunan makanan. Kesehatan Jurnal Tambusai, 2(3), 173-178.Laksana, F., Hidayat, R., & Dewi, Y. (2023).

10.	Abdi Subayu	Penerapan Metode K- Means Untuk Analisis Stunting Gizi Pada Balita: Systematic Review	Penulis ini menggunakan Metode K-Means pada Penelitian tersebut	Pengelompokan jumlah kekerasan terhadap anak berdasarkan kecamatan di Kabupaten Banyumas menggunakan penerapan algoritma K-Means. INDEXIA: Informatic and Computational Intelligent Journal, 5(2), 123–135.[17] Banyak negara telah melakukan penelitian mengenai masalah Stunting Gizi pada balita, dan hasilnya adalah masih banyak balita mengalami Stunting atau Gizi buruk, Indonesia termasuk ke dalam 13 negara dengan masalah Gizi buruk. Dari penelitian dengan Systematic Review menjelaskan bahwa
				Systematic Review

kurangnya pemahaman orang tua terhadap Gizi seimbang, faktor lingkungan yang belum menerapkan pola kebersihan, faktor Pola hidup yang tidak Sehat, faktor Ekonomi, faktor kurangnya kesadaran orangtua akan pentingnya Posyandu banyak faktordan faktor lain. Dari banyak faktor di atas dibuat sebuah makalah dengan Systematic Review yang berfokus satu pada metode penelitian untuk kesimpulan mencari apakah metode yang dipilih mampu menyelesaikan masalah persoalan Clustering Stunting Gizipada Balita. Dari 6 jurnal diatas penulis menarik kesimpulan mengenai studi literatur penggunaan metode K-Means untuk

	С	Clustering S	Stunting
	G	iizi pada balita	ı bahwa
	ha	asil akurasi	yang
	di	iperoleh	sangat
	re	endah hingga	kurang
	ef	fektif	untuk
	di	igunakan.[18]	

Tabel 2. 1 Penelitian Terdahulu