# LAPORAN AKHIR DATA MINING

# (Analisis Menggunakan Metode K-means Clustering pada Terapi kulit dengan Data Cryotherapy)



## Disusun oleh:

Fahira Chairunnisa 1800018238

Az Zahra 1800018244

Amira Agenia 1800018287

Kelas B

PROGRAM STUDI TEKNIK INFORMATIKA
FAKULTAS TEKNOLOGI INDUSTRI
UNIVERSITAS AHMAD DAHLAN YOGYAKARTA
2021/2022

# Daftar Isi

Daftaı	ır İsi	2
BAB I.		3
PEND	AHULUAN	3
A.	Latar Belakang	3
В.	Tujuan	4
C.	Manfaat	4
C.	Dataset	4
BAB II	I	Error! Bookmark not defined.
HASIL	DAN PEMBAHASAN	Error! Bookmark not defined.
A.	Pengerjaan 10 Data	5
а	<ul> <li>Hitungan manualnya untuk cleaning, selection, transforn Error! Bookmark not defined.</li> </ul>	nation dan integration data.
b	b) Hitungan manual	9
C.	Implementasi menggunakan python	
BAB II	II	20
KESIN	ΛPULAN	20

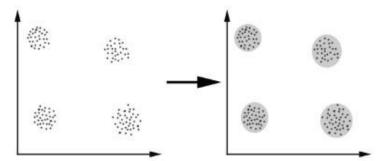
#### BAB I

#### **PENDAHULUAN**

#### 1. Latar Belakang

K-means Clustering adalah salah satu metode data clustering non hirarki yang berusaha mempartisi data yang ada ke dalam satu atau lebih cluster atau kelompok. Metode ini mempratisi data yang ada dalam satu cluster atau kelompok sehingga data yang memiliki karakteristik yang sama dikelompokkan ke dalam satu cluster yang sama dan data yang mempunyai karakteristik yang berbeda dikelompokkan ke dalam kelompok lain.

Berikut gambaran konsep kerja dari proses algoritma Kmeans clustering



Pada gambar diatas kita dapat dengan mudah mengidentifikasikan 4 kelompok menjadi data yang dapat dibagi yaitu kesamaan dengan kriteria jarak antara dua atau lebih benda dalam klister yang sama jika mereka dekat dan sesuai dengan jarak yang diberikan,hal ini disebut distance-based clustering.

Cryotherapy adalah terapi dimana permukaan kulit atau mukosa dibekukan dengan zat yang disebut cryogens. Cryogens yang dipakai dalam prosedur ini meliputi nitrogen cair yang sekarang paling banyak dipakai , carbon dioxide snow, serta dimenthyl ether dan propane. Alasan mengambil topik ini adalah untuk mengetahui dan menganalisis seberapa penting perawatan kullit dengan perawatan cryotherapy dengan metode K-means clustering karna dengan metode tersebut bisa memprediksi peluang atau hasil yang akurat. serta hasil yang ingin dicapai pada metode K-means clustering adalah pada data tersebut menghasilkan data prediksi atau hasil yang akurat bahwa perawatan menggunakan cryotherapy sangat penting bagi perawatan kulit atau bagi seseorang yang sedang terkena penyakit kulit sehingga menggunakan perawatan cryotherapy.

#### 2. Tujuan

Tujuan dari analisis ini adalah untuk mendapatkan data prediksi atau hasil yang akurat dari data set Cryotherapy bahwa perawatan menggunakan cryotherapy sangat penting bagi perawatan atau bagi seseorang yang sedang terkena penyakit kulit sehingga menggunakan perawatan cryotherapy.

#### 3. Dataset

Pembagian data dilakukan menggunakan Train Test Split untuk membagi dataset menjadi data training dan data testing . pembagiannya yaitu data training 80 % dan data testing 20%, yang artinya dari 630 data, data training berisi 504 data dan data testing berisi 120 data. Setelah dilakukan pemisahan , selanjutnya akan dilakukan prediksi set dan test set, sampai pada perhitungan nilai akurasi untuk mendapatkan hasil.

-Manfaat Studi Kasus

Manfaat dari studi kasus adalah dapat mengetahui perhitungan menggunakan K-Means Clustering dengan menggunakan data set Cryotheraphy bahwa perawatan menggunakan cryotherapy sangan penting bagi perawatan kulit sehingga mengggunakan perawatan cryotherapy.

Adapun kekurangan dan kelebihan menggunakan metode K-Menas Clustering adalah sebagai berikut:

Kelebihan dari metode K-means clustering: -

-Mudah diimplementasikan dan dijalankan

-Umum digunakan.

Kekurangan dari metode K-means clustering:

- Sebelum algoritma dijalankan, k titik diinisialisasi secara random sehingga pengelompokkan data yang dihasilkan dapat berbeda-beda. Jika nilai random untuk inilisialisasi kurang baik maka pengelompokkan yang dihasilkanpun kurang menjadi optimal.

## **BAB II**

## **HASIL & PEMBAHASAN**

# 1. Perhitungan Manual 10 Data

## -Cleaning

Dalam proses cleaning didalam data set cryotherapy tidak ditemukan data yang harus dibersihkan karena didalam dataset cryotherapy tidak ada deret yang kosong, sudah dibuktikan melalui python menggunakan fungsi ".empty" dengan outputnya false ( tidak terdapat deret data yang kosong dalam data set)

sex	age	Time	Number_of_Warts	Туре	Area	Result_of_Treatment	Total
1	35	12	5	1	100	0	154
1	29	7	5	1	96	1	140
1	50	8	1	3	132	0	195
1	32	11,75	7	3	750	0	804,75
1	67	9,25	1	1	42	0	121,25
1	41	8	2	2	20	1	75
1	36	11	2	1	8	0	59
1	59	3,5	3	3	20	0	89,5
1	20	4,5	12	1	6	1	45,5
2	34	11,25	3	3	150	0	203,25
						Jumlah	1887,25
						Rata-rata	188,725

#### Diketahui:

Atribut yang di trasformasi

Sex = 1 laki laki, 2 perempuan

Type = 1 kulit biasa, 2 kulit plantar, 3 kulit lainya

Result\_of\_Treatment = 1 berhasil, 0 tidak berhasil

# -Selection (Perhitungan seleksi data)

			1	0,142	86	0,0204	1		sex				1-mea		XIJZ		
			1	0,142	86	0,0204	1		1		0		0				
			1	0,142	86	0,0204	1		1		0		0				
			1	0,142	86	0,0204	1	SEX 1									
			2			0,0204 0,7346		jumlah	3				0	1			
								mean	1								
	SEX 0		3		0	),85714	1	1-mean s	e. O								
	mean		286					n	3								
	0-mean	se 0,85	714					n -1 Varian	0								
	n	- 1															
	n -1 Varian	0,14															
2			age(				an age0)2				age1	11-	mean	n ac1-	mean	age1	1):
				35 50	-3! -50		2500				29		-1		1	-0	,,
				32	-3;	2 1	1024				41 20		11 -10		121		
				67 36	-6: -3(		1489 1296										
				59	-59	9 3	3481		AGE 1		90				222		
				34	-34	4 1	156		mean		30						
		6E 0	10000					∑(age1	-mean	ag	222						
		nlah ean 4	313 4,71			151	/1		n	T	3						
									n -1 Varian		2 111						
Σ	(age0-me	an ag	313 7	5													
	n	-1	6	67													
	Vai	rian 5	2,16	0/													
					T.0	-	010										
		rim	12	0-mean 2,4642	9	6,0727					_						
			8	-1,535	7 2	,35842					Tir	ne1 7		ean 1 0,5	Ti1-me O	ean T ,25	ın
			,25	2,2142 -0,285	7 0	,08163						8	1	1,5	2	25	
			11 3,5	1,4642 -6,035		,14413 6,4298						4,5		-2		4	
		1	1,25	1,7142		,93878				AE 1	4.	9,5				,5	
	TIME 0									nlah ean		9,5 ,5			6	د,.	
	jumlah	66,			5	4,9286		\(\( \) \( \	ne1-me	an +	in c	,5					
	mean	9,53	/1					Ztur		ran u n		3					
time	0-mean t								n	-1		25					
time	0-mean t n n -1	tin 54,93 7 6							n	-1 rian		2 .25					
(time	n	7 6 9,15	176	maan Ni	0 mo	an NIW	012		n	rian	3,	25					
time	n n -1	7	/0- 5 1	mean N -17 -21	0-me	289 441	0)2		n	rian	3,	/1-me		9	ean N\ 25	V1)2	
time	n n -1	7 6 9,15	/0- 5 1 7	-17 -21 -15	0-me	289 441 225	0)2		n	rian	3, W1	/1-me	5 2	()	25	V1)2	
time	n n -1	7 6 9,15	/0- 5 1 7	-17 -21 -15 -21 -20	0-me	289 441 225 441 400	0)2	N	n	rian	W1 5 2	/1-me	5 2	()	25 4	W1)2	
(time	n n -1	7 6 9,15	/O-5 1 7 1 2 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19	0-me	289 441 225 441	0)2	ju	N Var	N'	3, W1 5 2 12	/1-me	5 2	1	25 4	W1)2	
	n n-1 Varian	7 6 9,15	/0- 5 1 7	-17 -21 -15 -21 -20	0-me	289 441 225 441 400 361	0)2	ju	n Var	N'	W1 5 2 12	/1-me	5 2	1	25 4 .44	W1)2	
	n n -1	7 6 9,15	/O-5 1 7 1 2 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19		289 441 225 441 400 361	0)2	ju	N Var	N N 6,3	3, W1 5 2 12	/1-me	5 2	1	25 4 .44		
	n n-1 Varian	7 6 9,154 NW0	/O-5 1 7 1 2 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19		289 441 225 441 400 361 361	0)2	ju n (nw1-m	n Var	N N : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12 19 33333 73 3 2	/1-me	5 2	1	25 4 .44		
j	n n-1 Varian	7 6 9,15 NW0	/O-5 1 7 1 1 2 3 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19		289 441 225 441 400 361 361	0)2	ju n (nw1-m	n Var W 1 mlah nean	N N : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12	/1-me	5 2	1	25 4 .44		
j	n n-1 Varian NW 0 umlah mean	7 6 9,15 NW0	/O-5 1 7 1 1 2 3 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19		289 441 225 441 400 361 361		ju n (nw1-m	n Var	N N : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12 19 33333 73 3 2	/1-me	5 2	1	25 4 .44		
j (nw0	n n-1 Varian NW 0 iumlah mean	7 6 9,15 NW0	//O-55 1 7 7 1 2 2 3 3 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19		289 441 225 441 400 361 361		ju n (nw1-m	n Var	N N : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12 19 33333 73 3 2	/1-me	5 2	1	25 4 .44		
j (nw0	n n-1 Varian  NW 0 iumlah mean I-nw sext n n-1	7 6 6 9,15 NWO 22 33,1428 7 6	//O-55 1 7 7 1 2 2 3 3 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19		289 441 225 441 400 361 361		ju n (nw1-m	n Var	N N : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12 19 33333 73 3 2	/1-me	5 2	1	25 4 .44		
j inw0	n n-1 Varian  NW 0 iumlah mean I-nw sext n n-1	7 6 9,15: NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66	/O-55 1 7 7 1 2 2 3 3 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19	25 0-me	289 441 225 441 400 361 361 361	2	ju n (nw1-m	n Var	N : : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12 19 33333 73 3 2 2 6,5	/1-me	5 2 2 2	1	225 4 444 444		Σ(
j inw0	n n-1 Varian  NW 0 iumlah mean I-nw sext n n-1	7 6 9,15: NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66	/O-55 1 7 7 1 2 2 3 3 3	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19	25 0-ma 1,3	289 441 225 441 400 361 361 361 518	2	ju n (nw1-m	n Var	N : : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, wv1 5 2 12 19 33333 73 3 2 2 6,5	25 //1-me	5 2 2 2 2 ean Tr	1 1 1-m 0,1	25 4 .44 .73 ean Ty 1111		Σ(
j inw0	n n-1 Varian  NW 0 iumlah mean I-nw sext n n-1	7 6 9,15: NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66	70-55 11 77 11 22 33 33	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 19	25 0,0-ma 1,3 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 8 8 8 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9	2	ju n (nw1-m	n Var	N : : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12 13 73 3 2 2 6,5	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1-m 0,1 0,4	25 4 .44 .73 ean Ty .1111 .4444		Σ(
j inw0	n n-1 Varian  NW 0 iumlah mean I-nw sext n n-1	7 6 9,15: NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66	//O-551771223333	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -mean Tr -1,1429 0,85714 -1,1429	25 0,7 0,7 1,3	289 441 225 441 400 361 361 361 361 361 361 361 361 361 361	2	ju n (nw1-m v/s)	n Var	N : : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12 13 73 3 2 2 6,5	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1-m 0,1 0,4	25 4 .44 .73 ean Ty 1111		Σ(
j inw0	n n-1 Varian  NW 0 iumlah mean I-nw sext n n-1	7 6 9,15: NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66	70-55 177 1122 333 365	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429	0,0-me 1,3 0,7 0,7 1,3 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 80612 73469 73469 73469 73469	2	ju n (nw1-m	n Var	N° :: 6,3 1	3, W1 5 2 12 13 73 3 2 2 6,5	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1 1-m 0,1 0,4 0,1	25 4 .44 .73 ean Ty .1111 .4444		Σ(
j inw0	n n-1 Varian  NW 0 iumlah mean I-nw sext n n-1	7 6 9,15: NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66	70-55 177 1122 333 365	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -19 -11429 0,85714 -1,1429 -1,1429 -1,1429	0,0-me 1,3 0,7 0,7 1,3 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 80612 73469 73469 73469 73469	2	(nw1-m / v.)	n Var	N' (6,3)	3, W1 5 2 12 13 33 33 2 2 6,5	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1 1-m 0,1 0,4 0,1	ean Ty 11111 14444 11111		Σ(
j Inwo	n -1 Varian  NW 0  umlah mean  -nw sext n n-1 Varian	22 3,1428 7 6 419,66	70-55 177 1122 333 365	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429	00-ma 1,5 0,7 0,7 1,5 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 861 888 898 90612 73469 90612 73469 973469	2	(nw1-m / v.)	N Varian W 1 milah nean nv n n -1 arrian YYPE 1 milah nean	N 1,3	3, W1 5 2 12 12 13 33333 3 2 2 2 1 1 2 1 1 4 4 4 3 3 3 3 3 3 3	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1 1-m 0,1 0,4 0,1	ean Ty 11111 14444 11111	pe1]	Σ(
j Inwo	n n-1 Varian  NW 0  NW 0  umlah mean n-1 nv sext	7 6 9,15: NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66	//O-55 1 7 7 1 2 2 3 3 3 6 5 7 7 1 1 3 3 1 3 1 1 1 3 3 1 1	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429	00-ma 1,5 0,7 0,7 1,5 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 80612 73469 73469 73469 73469	2	ju n (nw1-m / v) / v / v / v / v / v / v / v / v /	N Variable	N' 6,3 1 1,3 0,66	3, WV1 5 2 12 13 33333 73 3 2 6,5	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1 1-m 0,1 0,4 0,1	ean Ty 11111 14444 11111	pe1]	Σ(
j inwo	n - 1 Varian  NW 0  numlahnw sex in n - 1 Varian  TYPE 0  jumlah mean	7, 66 9,15-1 NWO 22 3,1428 2518 7 6 4419,66 Type(	//O-55 1 7 7 1 1 2 2 3 3 3 5 5 5 7 7 1 1 3 1 1 1 3 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -11	00-ma 1,5 0,7 0,7 1,5 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 861 888 898 90612 73469 90612 73469 973469	2	ju n	NW 1 mlah nean nv n -1 arian	N' (6,3)	3, W1 5 2 12 12 33333 3 3 2 2 6,5	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1 1-m 0,1 0,4 0,1	ean Ty 11111 14444 11111	pe1]	Σ(
j inwo	n - 1 Varian  NW 0  NW 0  umlah mean  n - 1  TYPE 0  jumlah mean mean tyj	7 6 6 9,15-1 NWO 22 3,1428 7 6 6 419,66 Type( 6,857,7 7 )	//O-55 1 7 7 1 1 2 2 3 3 3 5 5 5 7 7 1 1 3 1 1 1 3 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -11	00-ma 1,5 0,7 0,7 1,5 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 861 888 898 90612 73469 90612 73469 973469	2	ju n	NW 1 mlah nean nv n n-1 rrian	N' (6,3)	3, W1 5 2 12 19 33333 3 2 2 66,5	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1 1-m 0,1 0,4 0,1	ean Ty 11111 14444 11111	pe1]	Σ(
j (nw0	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7669,15-100000000000000000000000000000000000	//O-55 177 1122 333 341 1133 133 143	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -19 -11429 -11	00-ma 1,5 0,7 0,7 1,5 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 861 888 898 90612 73469 90612 73469 973469	2	ju n	NW 1 mlah nean nv n n-1 rrian	N' (6,3)	3, W1 5 2 12 19 33333 3 2 2 66,5	/1-me	5 2 2 2 ean Tr 3333	1 1 1 1-m 0,1 0,4 0,1	ean Ty 11111 14444 11111	pe1]	Σ(
j (nw0	n - 1 Varian  NW 0  NW 0  umlah mean  n - 1  TYPE 0  jumlah mean mean tyj	7,66 9,15 NW0 NW0 222 3,1428 7,6 419,66 Type( 1,1428 6,8571 7,6 6	/O-5 1 1 7 7 1 1 2 3 3 3 6 6 6 1 1 3 3 1 1 1 3 3 1 1 1 3 3 1 1 1 1	-17 -21 -15 -21 -20 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19	0,0-me 1,5 0,0 0,7 1,5 1,5 1,5 0,7 0,7	289 441 400 225 441 400 361 361 361 361 37 369 37 3469 37 3469 37 3469	§	ju n	NW 1 mlah nean nv n n-1 rrian	N' (6,3)	3, W1 5 2 12 13 3333 3 3 2 2 1 1 2 1 4 4 3333 3 66667 3 3 2 3 3 3 3 2 1 2	/1-me 1 1 21-me -0,3 0,66 -0,3	eean Tr 33333 6667 33333	11 11 11 0,4 0,1	ean Ty 11111 14444 11111	pe1)	Σ(1
j (nw0	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7 6 9,15-1 NW0 22 33,1428 2518 7 6 419,66 419,66 6,8571 7 6 6,8571 7 6 1,1428 Area0 100 100 100 100 100 100 100 100 100 1	/0-5 11 7 7 11 2 3 3 3 1 1 1 3 1 1 3 1 1 2 3 3 1 1 1 1	-17 -21 -15 -21 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -1	0-me 1,5 0,7 1,5 0,7 0,7 0,7	289 441 400 225 441 400 361 361 361 361 361 361 37 3469 37 3469 5714	§	ju   n   (nw1-m   1   1   1   1   1   1   1   1   1	NW 1 mlah nean nv n n-1 rrian	N' (6,3)	3, W1 5 2 12 13 3333 3 3 2 2 1 1 2 1 4 4 3333 3 66667 3 3 2 3 3 3 3 2 1 2	/1-me	5 2 2 2 2 2 1-me. 55,3:	1 1 1 1 1 1 0,1 0,4 0,1 0,6	25 4 44 44 44 44 1111 4444 1111 666667	pe1)	Σ(1
j (nw0	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7,66 9,15 NW0 NW0 222 3,1428 7,6 419,66 Type( 1,1428 6,8571 7,6 6	70-55 1 7 7 1 1 2 2 3 3 3 6 6 6 4 4 6 6 6 6 6 6 6 6 6 7 7 7 7 7 7	-17 -21 -15 -20 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19	255 1,0,7 0,7 1,5 1,5 1,5 1,5 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7	289 441 400 225 441 400 361 361 361 361 361 361 5714 400 5714 400 5714 400 5714	§	ju   n   (nw1-m   1   1   1   1   1   1   1   1   1	NW 1 mlah nean nv n n-1 rrian	N' (6,3)	3, W1 5 2 12 13 3333 3 3 2 2 1 1 2 1 4 4 3333 3 66667 3 3 2 3 3 3 3 2 1 2	/1-me-0,3 0,66 -0,3 96 20	5 2 2 2 2 2 1-me	11-m 0,1 0,4 0,1 0,6	25 4 44 73 73 8ean Tyy 11111 4444 11111	pe1)	Σ(12
j (nw0	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7 6 9,15-1 NW0 22 33,1428 37 6 419,66 Type( 6,857) 7 6 6,857,7 7 6 63,77 4:4	70-55 17 12 23 3 3 11 13 3 11 13 3 11 13 3 17 14 17 17 17 18 18 18 18 18 18 18 18 18 18 18 18 18	-17 -21 -15 -21 -15 -21 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -1	00-me 1,5 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7	289 441 400 361 361 361 361 361 361 361 361 361 361	§	ju   n   (nw1-m   1   1   1   1   1   1   1   1   1	n Var	N : : : : : : : : : : : : : : : : : : :	3, W1 5 2 12 13 3333 3 3 2 2 1 1 2 1 4 4 3333 3 66667 3 3 2 3 3 3 3 2 1 2	/1-me-0,3 0,66 -0,3 96 20	ean Ty 3333 66667 33333 -20,6	11-m 0,1 0,4 0,1 0,6	ean Ty 444 73 ean Ty 11111 4444 11111 66667	pe1)	Σ(12
j (nw0	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7 6 9,15-1 NW0 22 33,1428 37 6 419,66 Type( 6,857) 7 6 6,857,7 7 6 63,77 4:4	70-5 5 1 7 7 1 2 2 3 3 3 3 1 3 3 1 1 3 3 1 1 3 3 1 1 1 3 3 1 1 1 3 3 1	-17 -11 -15 -21 -15 -21 -17 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19	00-me 1,5 0,7 1,5 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7	289 441 225 441 361 361 361 361 361 361 361 361 361 36	§	ju   n   (nw1-m   1   1   1   1   1   1   1   1   1	NW 1 mlah nean nv n n-1 rrian	N (6,3) 1 1 3 (0,6) 0,3	3, W1 5 2 12 13 3333 3 3 2 2 1 1 2 1 4 4 3333 3 66667 3 3 2 3 3 3 3 2 1 2	71-me -0.3 1 1 1 9 9 6 6 6	ean Ty 3333 66667 33333 -20,6	11-m 0,1 0,4 0,1 0,6	ean Ty 444 73 ean Ty 11111 4444 11111 66667	pe1)	Σ(12
j (nw0	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7 6 9,15-1 NW0 22 22 3,1428 2518 7 6 6 419,66 411,1428 6,8571 7 6 6 1,1428 63,77 4 6 63,77 4 4 1	70-55 1 7 1 1 2 2 3 3 3 3 3 4 3 3 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4	-17 -21 -15 -21 -15 -21 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -19 -1	0,0-me 1,5 0,7 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5	289 441 400 361 361 361 361 361 361 361 361 361 361	§	ju   n   (nw1-m   1   1   1   1   1   1   1   1   1	ww 1 mlah nean nv n - 1 rrian  yype 1 mlah nean typ n n - 1 arrian	N N : : : : : : : : : : : : : : : : : :	W1 5 2 12 19 33333 73 3 2 2 5,5 5 1 1 4 4 3333 66667 3 2 2 33333 Are-	/1-me 1 1-me 1 1 96 20 6	ean Ty 3333 66667 33333 -20,6	11-m 0,1 0,4 0,1 0,6	ean Ty 11111 14444 11111 3066 427, 1201	pe1)	Σ(12
j (nw0	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7 6 9,15-1 NW0 22 22 3,1428 2518 7 6 419,666 Type 6 1,1428 Area 0 100 13:3,77 4	70-55 1 7 1 1 2 2 3 3 3 3 3 4 3 3 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4	-17 -11 -12 -15 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17	0,0-me 1,5 0,7 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5 1,5	289 441 225 441 400 361 361 361 361 361 361 361 361 361 361	§	ju n (nw1-m 1, v.)  2  Τ ji, ii, r v.	N Variable	N' N' 1,33 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	3, W1 5 2 12 19 33333 3 2 2 1 4 4 33333 Are.	71-ma-0,3 0,66 -0,3 20 6	ean Ty 3333 66667 33333 -20,6	11-m 0,1 0,4 0,1 0,6	ean Ty 11111 14444 11111 3066 427, 1201	pe1)	Σ(12
j j j j j j j j j j j j j j j j j j j	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7 6 9,15-1 NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66 7 1,1428 6,8571 7 6 63,77 4 :: 216 1,516 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7	70-55 51 17 71 12 23 33 33 31 11 11 11 11 11 11 11 11 11 11	-17 -11 -12 -15 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17	00-me 1,5 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 361 361 361 361 361 361 361	§	ju n (nw1-m 1, v.)  2  Τ ji, ii, r v.	n Varian WW 1 mlah nean ny n n-1 mlah nean tyi n n-1 arian AREA juml mean al-mean n-1 arian nean tyi n n-1 arian n	N N N N N N N N N N N N N N N N N N N	3, 3, 12 12 12 12 12 12 12 12 12 12 12 12 12	25 71-me -0,3 -0,3 -0,3 -0,3 -0,3 -0,3 -0,3 -0,6 -0,3	ean Ty 3333 66667 33333 -20,6	11-m 0,1 0,4 0,1 0,6	ean Ty 11111 14444 11111 3066 427, 1201	pe1)	Σ(12
j j j j j j j j j j j j j j j j j j j	n n n n n n n n n n n n n n n n n n n	7 6 9,15-1 NW0 22 3,1428 2518 7 6 6 419,66 Type( 6,857) 7 6 6 11.1428 63,77 44 12 151	70-55 51 17 71 12 23 33 33 31 11 11 11 11 11 11 11 11 11 11	-17 -11 -12 -15 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17	00-me 1,5 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 361 361 361 361 361 401 361 361 361 373469 30612 373469 401 401 401 401 401 401 401 401 401 401	§	ju n (nw1-m 1, v.)  2  Τ ji, ii, r v.	n Varian Name I	N N N N N N N N N N N N N N N N N N N	3, W1 5 2 12 12 13 33 3 2 2 1 1 4 33333 Are. 40,66 4690	25 /1-me -0.3 -0.6 -0.3 -0.6 -0.3 20 6	ean Ty 3333 66667 33333 -20,6	11-m 0,1 0,4 0,1 0,6	ean Ty 11111 14444 11111 3066 427, 1201	pe1)	Σ(1
j j j j j j j j j j j j j j j j j j j	n -1 Varian  NW 0   7 6 9,15-1 NW0 22 3,1428 2518 7 6 419,66 7 1,1428 6,8571 7 6 63,77 4 :: 216 1,516 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 7 6 1,1428 1,517 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7	1766  170-55  1 1 7 1 1 2 2 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3	-17 -11 -12 -15 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17 -17	00-me 1,5 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7 0,7	289 441 225 441 400 361 361 361 361 361 361 361 361 401 361 361 361 373469 30612 373469 401 401 401 401 401 401 401 401 401 401	§	ju n (nw1-m 1, v.)  2  Τ ji, ii, r v.	n Varian W 1 mlah nean varian N 1 mlah nean varian varian N 1 mlah nean varian	N N N N N N N N N N N N N N N N N N N	3, W1 5 2 12 12 13 33333 73 3 2 2 1 4 4 33333 Are- 4 40066 4690 3 2 2	25 /1-me -0.3 -0.6 -0.3 -0.6 -0.3 20 6	ean Ty 3333 66667 33333 -20,6	11-m 0,1 0,4 0,1 0,6	ean Ty 11111 14444 11111 3066 427, 1201	pe1)	Σ(1	

memasukan nilai kedalama persamaan

SE(sex0 - sex1) = 
$$\sqrt{\frac{0,142}{7} + \frac{0}{3}}$$

$$= 0,142$$

SE(age0 - age1) = 
$$\sqrt{\frac{52,166}{7} + \frac{111}{3}}$$

SE(Time0 - Time1) 
$$\sqrt{\frac{9,154}{7}} + \frac{3,25}{3}$$

$$= 1,546$$

SE(NW0 - NW1) = 
$$\sqrt{\frac{419,667}{7} + \frac{86,5}{3}}$$

SE(Type0 - Type1) 
$$\sqrt{\frac{1,142}{7}} = \frac{0,333}{3}$$

$$= 0,523$$

SE(Area0 - Area1) 
$$\sqrt[4]{\frac{3035,97}{7} + \frac{2346}{3}}$$

# Menggunakan threshold 0,3

|mean(Time0) - mean(Time1) | /SE(Time0 - Time1) = 9,535 - 6,5 | / 1,546

$$= 1,963 > 0,3$$

|mean(NW0) - mean(NW1)| / SE(NW0 - NW1) = 3,142 - 6,333| / 9,422= 0,338 > 0,3

|mean(Type0) - mean(Type1) | /SE(Type0 - Type1) = 2,142 - 1,333 | / 0,523

$$= 3,5589 > 0,3$$

|mean(Area0) - mean(Area1) | /SE(Area0 - Area1) = 73,682 - 40,666 | / 34,683

$$= 0.9519 > 0.3$$

Dari hasil perhitungan di atas tidak ada hasil yang kurang dari threshold 0,3, jadi tidak ada atribut yang di seleksi

# - Hitungan manual

sex	age	Time	Number_of_Warts	Туре	Area	Result_of_Treatment
1	35	12	5	1	100	0
1	29	7	5	1	96	1
1	50	8	1	3	132	0
1	32	11,75	7	3	750	0
1	67	9,25	1	1	42	0
1	41	8	2	2	20	1
1	36	11	2	1	8	0
1	59	3,5	3	3	20	0
1	20	4,5	12	1	6	1
2	34	11,25	3	3	150	0

$$\sqrt{(35-5)^2 + (12-5)^2 + (100-5)^2} = \sqrt{60 + 49 + 9.025} = \sqrt{9.134} = 95.571$$

$$-\sqrt{(29-5)^2 + (7-5)^2 + (96-5)^2} = \sqrt{576 + 4 + 8.281} = \sqrt{8861} = 94.13$$

$$-\sqrt{(50-1)^2 + (8-1)^2 + (132-1)^2} = \sqrt{2.401 + 4 + 9.025} = \sqrt{11.430} = 106.911$$

$$-\sqrt{(35-7)^2 + (11,75-7)^2 + (750-7)^2} = \sqrt{784 + 22.56 + 552.049} = \sqrt{552.855} = 743.54$$

$$-\sqrt{(67-1)^2 + (9.24-1)^2 + (42-1)^2} = \sqrt{4.356 + 85.37 + 1.681} = \sqrt{1.770} = 42.07$$

$$-\sqrt{(41-2)^2 + (8-2)^2 + (20-2)^2} = \sqrt{1.521 + 14 + 324} = \sqrt{1.859} = 43.11$$

$$-\sqrt{(36-2)^2 + (11-2)^2 + (8-2)^2} = \sqrt{1.156 + 81 + 36} = \sqrt{1.273} = 35.67$$

$$-\sqrt{(59-3)^2 + (3.5-3)^2 + (20-3)^2} = \sqrt{1.136 + 0.25 + 289} = \sqrt{83.52} = 289$$

$$-\sqrt{(20-12)^2 + (4.5-12)^2 + (6-12)^2} = \sqrt{64 + 90.25 + 36} = \sqrt{190.25} = 13.79$$

$$-\sqrt{(34-3)^2 + (11.25-3)^2 + (150-3)^2} = \sqrt{961 + 69.06 + 21.60} = \sqrt{29.47} = 171.68$$

# B. Perhitungan menggunakan Python

-Library yang di butuhkan pada proses K-means clustering



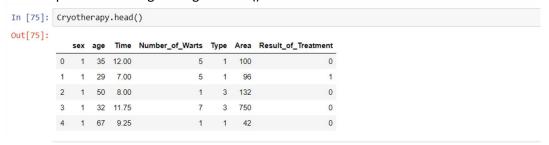
-Proses memanggil data atau menginput data Cryotherapy

```
In [74]: Cryotherapy = pd.read_excel("Cryotherapy.xlsx")
```

- Melihat jumlah data yang akan digunakan dengan fungsi ".size"

```
In [51]: Cryotherapy.size
Out[51]: 630
```

-Menampilkan data dengan fungsi ".head()"



-Menampilkan informasi data-data yang ada pada dataset Cryotherapy serta atributnya dengan fungsi ".info()"

```
In [76]: Cryotherapy.info()
         <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
         RangeIndex: 90 entries, 0 to 89
         Data columns (total 7 columns):
                               90 non-null int64
         sex
         age
                               90 non-null int64
                              90 non-null float64
         Time
         Number_of_Warts
                              90 non-null int64
                               90 non-null int64
         Type
                               90 non-null int64
         Area
         Result_of_Treatment
                               90 non-null int64
         dtypes: float64(1), int64(6)
         memory usage: 5.0 KB
```

-Melakukan pengecekan apakah terdapat deret data yang kosong menggunakan fungsi ".empty".

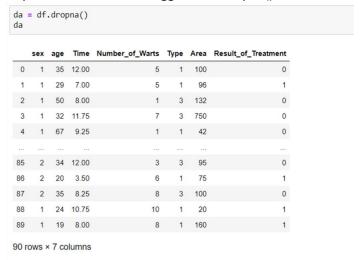
```
]: Cryotherapy.empty
]: False
```

Hasilnya menunjukkan false artinya didalan data set tidak terdapat deret yang kosong didalam data yang akan digunakan.

-Melakukan pemanggilan atribut untuk mengetahui jenis atribut dan menampilkan jumlah data yang missing pada setiap atribut.



Melakukan pembersihan data menggunakan dropna()



#### Pembersihan data menggunakan mean value

```
: mean_Area = df.Area.mean()
: mean_Area
85.83333333333333
: df.Area.fillna(mean_Area, inplace=True)
    sex age Time Number_of_Warts Type Area Result_of_Treatment
 0 1 35 12.00 5 1 100
                                           0
  1 1 29 7.00
 2 1 50 8.00 1 3 132
  3 1 32 11.75
                    7 3 750
                                           0
 4 1 67 9.25
               1 1 42
                  3 3 95
 85 2 34 12.00
  86 2 20 3.50
 87 2 35 8.25
                    8 3 100
 88 1 24 10.75
                       10 1 20
 89 1 19 8.00
                     8 1 160
 90 rows × 7 columns
```

#### Proses Detecting outlier

```
j: import statistics
    from statistics import stdev

]: std_Area = (statistics.stdev(df.Area))
    std_Area
]: 131.73315298551697

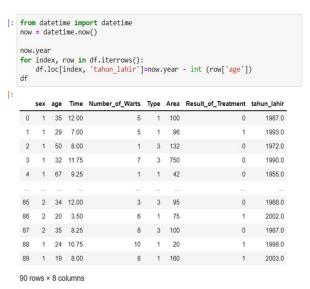
]: T_Area_max = mean_Area + (2*std_Area)
    T_Area_min = mean_Area - (2*std_Area)

]: T_Area_max
]: 349.29963930436725

]: T_Area_min
]: -177.63297263770062
```

#### Proses seleksi data

Padaseleksi data ini saya menampilkan tahun lahir dihitung dari atribut yang sudah ada sebelumnya yaitu atribut umur

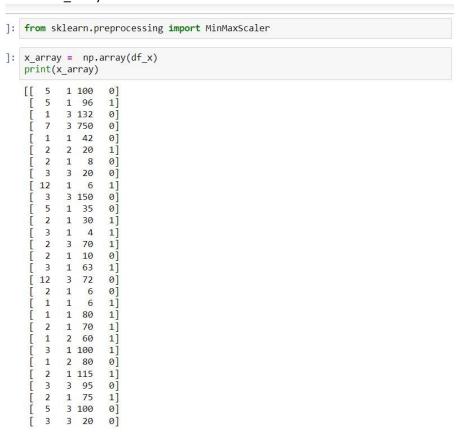


#### Proses transformasi menggunakan onencoding



- Mengimport library klasifikasi dengan K-means

Untuk melihat data random yang digunakan untuk simulasi clustering, dengan cara x\_array



```
6
8
1
11
6
8
9
2
5
4
12
7
5
4
11
3
1
                      80
                   3 115
3 95
1 75
3 100
                     20
                     160
100
96
132
                   3 750
                     42
                   3 150
                     35
30
4
70
               11
10
12
10
7
7
5
                      10
                     72
6
6
80
                   1 70
2 60
1 100
2 80
1 115
               9 9 10
                     95
75
                   3 100
1 20
1 160
]: scaler = MinMaxScaler()
    x_scaled = scaler.fit_transform(x_array)
    x_scaled
   array([[0.36363636, 0.
                                         , 0.1233244 , 1.
             0.36363636, 0.
                                        , 0.17158177, 0.
                                        , 1.
             [0.54545455, 1.
                                                        , 0.
                                        , 0.05093834, 0.
             [0.
                         , 0.
                                         , 0.02144772, 1.
             0.09090909, 0.5
                                        , 0.00536193, 0.
             [0.09090909, 0.
                                        , 0.02144772, 0.
             [0.18181818, 1.
                                        , 0.00268097, 1.
                          , 0.
                                        , 0.19571046, 0.
             0.18181818, 1.
             [0.36363636, 0.
                                         , 0.04155496, 0.
             [0.09090909, 0.
                                        , 0.03485255, 1.
             [0.18181818, 0.
                                                       , 1.
                                        , 0.
             0.09090909, 1.
                                        , 0.08847185, 1.
             0.09090909, 0.
                                         , 0.0080429 , 0.
                                         , 0.07908847, 1.
             [0.18181818, 0.
                          , 1.
                                        , 0.09115282, 0.
             [1.
             [0.09090909, 0.
                                         , 0.00268097, 0.
                         . 0.
                                         , 0.00268097, 1.
```

 Kemudian melakukan fungsi kmeans\_fit() dengan menambahkan parameter jumlah cluster (n\_cluster=15)

```
kmeans = KMeans(n_clusters = 15, random_state=0)
  kmeans.fit(x_scaled)
  KMeans(algorithm='auto', copy_x=True, init='k-means++', max_iter=300,
         n_clusters=15, n_init=10, n_jobs=None, precompute_distances='auto',
         random_state=0, tol=0.0001, verbose=0)
: print(kmeans.cluster_centers_)
  [[ 8.98989899e-01 -5.55111512e-17 6.06196008e-02 1.000000000e+00]
     1.23966942e-01 1.00000000e+00
                                    1.23689983e-01
                                                    0.00000000e+00
     1.41414141e-01 1.11022302e-16
                                    6.71730712e-02
                                                    1.000000000e+00
     4.18181818e-01 -5.55111512e-17
                                    4.43699732e-02
                                                    0.00000000e+00]
     1.51515152e-01 5.00000000e-01
                                    4.82573727e-02
                                                    1.00000000e+00]
                     1.00000000e+00
                                     8.37801609e-02
     9.54545455e-01
                                                    0.00000000e+00]
     4.09090909e-01 1.00000000e+00
                                    1.000000000e+00
                                                    0.00000000e+00]
     6.11570248e-01 -5.55111512e-17
                                     1.19790397e-01
                                                    1.00000000e+00
     8.18181818e-01 1.00000000e+00
                                     1.08579088e-01
                                                    1.00000000e+00
     1.00000000e+00
                     0.00000000e+00
                                     8.04289544e-03
                                                    0.00000000e+00]
     6.06060606e-02
                     8.3333333e-02
                                     2.94906166e-02
                                                    0.00000000e+00]
     5.90909091e-01
                     5.00000000e-01
                                     1.01876676e-01
                                                    0.00000000e+00
     9,09090909e-02 1,00000000e+00
                                    8.84718499e-02
                                                    1.00000000e+00
     4.72727273e-01 1.00000000e+00
                                    1.13672922e-01
                                                    0.00000000e+00
     1.00000000e+00 1.00000000e+00 1.00000000e+00
                                                    0.00000000e+00]]
```

- Untuk melihat kmeans label

```
print(kmeans.labels_)
df["kluster"] = kmeans.labels_
   2 1 6 10 4 10
                  1 0
                      1 3
                           2
                              2 12 10
                                     2
                                       5 10
                                               2 2
 2 1 2 13 1 7 7
                  7
                    5 6
                         5 4 3 1 2 1
                                       3 0 2 8 10
                                                   2 13 3
 7 7 7 4 0 11 8 1 0 13
                         7 7 2 3 1 14
                                       3 4 3 5 2 1 3 0
 0 8 9 0 13 3
               2 2
                    2
                      4 7 11 0 1 7 13
```

- Melakukan Hasil clustering yang di visualisasikan (cluster 5)

```
]: output = plt.scatter(x_scaled[:,0], x_scaled[:,1], s = 100, c = df.kluster, mark
   centers = kmeans.cluster_centers_
   plt.scatter(centers[:,0], centers[:,1], c='black', s=5, alpha=1, marker="s");
   plt.title("Hasil Klustering K-Means")
   plt.colorbar (output)
   plt.show()
  4
               Hasil Klustering K-Means
        . . . . . . . .
   1.0
                                                12
    0.8
                                                10
    0.6
    0.4
    0.2
    0.0
                                        1.0
                     0.4
                           0.6
                                  0.8
```

- Melakukan Hasil clustering yang di visualisasikan (cluster 10)

```
output = plt.scatter(x_scaled[:,0], x_scaled[:,1], s = 100, c = df.kluster, mark
centers = kmeans.cluster_centers_
plt.scatter(centers[:,0], centers[:,1], c='black', s=10, alpha=1 , marker="s");
plt.title("Hasil Klustering K-Means")
plt.colorbar (output)
plt.show()
4
            Hasil Klustering K-Means
 1.0
 0.8
                                              10
 0.6
                                              - 8
 0.4
 0.0
     0.0
            0.2
                  0.4
                        0.6
                               0.8
                                      1.0
```

- Melakukan Hasil clustering yang di visualisasikan (cluster 15)

Melakukan pengecekan apakah dataset terdapat deret data dengan fungsi ".empty"

```
3]: Cryotherapy.empty
3]: False
```

Hasil outputnya false artinya tidak terdapat deret data yang kosong di dalam data set Cryotherapy

- Kemudian Menentukan variable independent dan dependen dari data set dengan cara dibawah ini

```
: Cryotherapy.empty
: False
: x = Cryotherapy.drop(["Result_of_Treatment"], axis = 1)
  x.head()
     sex age Time Number_of_Warts Type Area
          35 12.00
                               5
                                       100
  0
      1
                                    1
      1 29
             7.00
                                        96
          50
              8.00
                                    3
                                       132
          32 11.75
                                    3
                                       750
  4 1 67 9.25
: y = Cryotherapy["Result_of_Treatment"]
  y.head()
  0
       0
  3
       0
  Name: Result_of_Treatment, dtype: int64
```

- Setelah itu melakukan proses clustering Naïve Bayes menggunakan fungsi "Train Test Split" fungsi ini berguna untuk membagi dataset menjadi data training dan data testing

Data training 80%, sedangkan data testing 20 %. Yang artinya dari 630 data tadi yang sudah dicek,504 data training dan 120 data testing.

Proses Penghitungan Akurasi

-Melakukan prediksi pada data training dan data testing,menggunakan library GaussianNB(), kemudian memsakukan data training dan memanggilnya

```
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
modelnb = GaussianNB()
nbtrain = modelnb.fit(x_train, y_train)
nbtrain.class_count_
]: array([33., 39.])
```

- Menentukan hasil prediksi dari x test

```
j: y_pred = nbtrain.predict(x_test)
y_pred
]: array([1, 1, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, 0, 1], dtype=int64)
```

Melakukan confussion matrix dengan menggunakan y\_pred, y\_test

- Setelah mendapatkan hasil confussion matrix selanjutnya melakukan merapikan hasil dari confusion matrix

```
import pandas as pd
y_actual1 = pd.Series([1,0,1,0,1,0,1,0,1,0,0,1,1,0,1,1,0,0],name ="actual")

y_pred1 = pd.Series([1,1,1,0,1,1,0,1,0,0,1,1,0,1,0,1,0,0,1],name = "prediction")

df_confusion = pd.crosstab(y_actual1, y_pred1)

df_confusion

prediction 0 1
```

actual 0 4 5 1 4 5

- Tahap terakhir yaitu melakukan perhitungan nilai akurasi dari data set Cryotherapy dengan menggunakan nilai akurasi dari klarifikasi naïve bayes

from sklearn.metrics import classification\_report print(classification\_report(y\_test,y\_pred)) precision recall f1-score support 0 0.88 0.78 0.82 9 1 0.80 0.89 0.84 9 accuracy 0.83 18 0.84 0.83 0.83 18 macro avg weighted avg 0.84 0.83 0.83 18

#### **BAB III**

#### **KESIMPULAN**

Hasil analisis menggunakan metode naïve bayes pada data Cryotherapy menunjukkan bahwa ada beberapa prediksi yaitu penjabarannya adalah prediksi treatment atau perawatan dinyatakan gagal berjumlah 4, "prediksi treatment gagal/actual berhasil 1,dan prediksi treatment berhasil sebanyak 5, karena Sebagian besar prediksi dan hasilnya sesuai maka dapat dikatan bahwa perawatan kulit menggunakan Cryotherapy baik digunakan.

Kelebihan dari dataset Cryotherapy adalah jelas dalam datanya, dan tidak ada ada terdapat deret data yang kosong dalam dataset, sehingga memudahkan dalam proses klasifikasi dan prediksi menggunakan K-means clustering, dalam dataset tersebut sudah jelas datanya hanya saja ada satu kekurangnya dalam implementasi di python jumlah dari prediksi gagal kurang hampir sebanding dengan dengan prediksi berhasil hanya selisih satu.