

Text Mining Untuk Clustering Buku Di Perpustakaan Menggunakan Metode K-Means

Alfathan Anggi Riyanto^{1*}, Daryanto¹, Ginanjar Abdurrahman¹

Universitas Muhammadiyah Jember.

email: anggiriyanto3@gmail.com

DOI: <https://doi.org/10.32528/nms.v1i6.239>

*Correspondensi: Alfathan Anggi Riyanto

Email: anggiriyanto3@gmail.com

Published: November, 2022



Copyright: © 2022 by the authors. Submitted for possible open access publication under the terms and conditions of the Creative Commons Attribution (CC BY) license (<http://creativecommons.org/licenses/by/4.0/>).

Abstrak: Perpustakaan merupakan sarana untuk memberikan layanan informasi untuk semua kalangan dengan tujuan mencerdaskan masyarakat dan memudahkan dalam memberikan informasi. Selama ini perpustakaan pusat Universitas Muhammadiyah Jember mengelompokkan data tugas akhir secara manual, karena belum adanya sistem untuk pengelompokan tugas akhir berdasarkan jenisnya, sehingga terkadang ada kendala atau membutuhkan waktu yang lebih lama dalam proses pencarian informasi tentang data tugas akhir mahasiswa. Oleh karena itu, pengelompokan data tugas akhir membutuhkan teknologi sistem cluster yang lebih efektif dan efisien. Sistem cluster yang diterapkan untuk mengelompokkan data-data tugas akhir bersifat sederhana dengan menggunakan metode K-Means. Data tugas akhir yang diperoleh pada tahun 2018 berjumlah 95 dokumen. Berdasarkan validitas cluster dengan perbandingan hasil DBI menggunakan 2 cluster sampai dengan 8 cluster di peroleh hasil DBI tertinggi pada percobaan dengan menggunakan 4 Cluster dengan memperoleh nilai DBI 0,87.

Keywords: Perpustakaan, Tugas Akhir, *Text Mining*, *cluster*, metode *K-Means*

PENDAHULUAN

Perpustakaan pusat di unit Universitas Muhammadiyah Jember merupakan sarana untuk memberikan layanan informasi dan fasilitas sumber referensi bagi mahasiswa-mahasiswi dan dosen. Unit perpustakaan memiliki tujuan menyediakan layanan sumber referensi dan informasi terkait aktivitas akademik di kampus. Selama ini perpustakaan pusat Universitas Muhammadiyah Jember masih menerapkan pengelompokan buku dengan cara manual, sehingga membutuh waktu lebih lama dalam pencarian informasi data-data referensi buku. Faktor kuantitas buku yang dimiliki perpustakaan dan kendala dalam hal mengelompokkan data-data sumber referensi menyebabkan timbulnya kebutuhan teknologi sistem cluster yang lebih efektif dan efisien. Sistem pengelompokan tersebut nantinya akan berguna untuk memudahkan dalam menemukan informasi yang dibutuhkannya di dalam perpustakaan.

Teknik pengelompokan banyak digunakan untuk mengatasi problem pengelompokan dokumen yang memiliki kemiripan data dari dokumen tersebut. Tujuan dari metode pengelompokan adalah cluster data ke dalam kelompok yang memiliki kesamaan karakteristik. Pada pengelompokan sekumpulan data yang belum diberi label akan dikelompokkan sesuai dengan karakteristik data yang dimiliki setiap data tersebut. Salah satu metode yang tepat untuk sistem pengelompokan data di perpustakaan adalah metode K-Means yang sifatnya yang relatif cepat. Algoritma K-Means merupakan pengelompokan dengan partisi set data ke dalam kelompok atau cluster yang sudah ditetapkan. Pemilihan jumlah kelompok (*cluster*) sebagai nilai pusat cluster awal juga mempengaruhi hasil pengelompokan. Sedangkan menurut Alfiana, Santoso dan Ali Ridho B (2012) berpendapat bahwa metode K-means merupakan metode pengelompokan yang sederhana.

Berdasarkan uraian diatas dan hasil studi pustaka penelitian sebelumnya, maka peneliti memilih judul penelitian “*Text Mining Untuk Clustering Buku Di Perpustakaan Menggunakan Metode K-Means*”.

METODE PENELITIAN

A. Contoh Penerapan Algoritma

Tahapan pertama dalam penelitian ini yang harus dilewati adalah tahapan *preprocessing text*. Pada penelitian ini akan dilakukan perhitungan terhadap 10 data percobaan. Pada 10 judul buku yang di proses, terdapat 38 kata, setelah dilakukan tahapan preprocessing dokumen berupa *case folding*, *tokenization*, *filtering*, dan terakhir stemming total tetap 38 kata dengan total term yang akan diproses lebih lanjut adalah sebanyak 38 kata-kata yang unik.

NO	JUDUL
1	Alternatif Pemilihan Strategi Pemasaran Berdasarkan Analisis Swot Pada Cv. Bima Krisno Tour And Travel Jember
2	Cluster Karakter Pengguna Batik Untuk Rekomendasi Motif Menggunakan Algoritma Naive Bayes
3	Sistem Pendukung Keputusan Penerimaan Pegawai Baru Menggunakan Metode Analytical Hierarchy Process
4	Menentukan Topik Dari Sebuah Abstrak Tugas Akhir Menggunakan Jaccard Measure
5	Pengaruh Harga, Citra Merek, Dan Atribut Produk Terhadap Minat Beli Produk Smartphone Oppo (Study Kasus Di Toko Bismar Ponsel Jember)
6	Analisis Pengaruh Kualitas Layanan, Komitmen Pelanggan Dan Kepercayaan Terhadap Loyalitas Pelanggan Swalayan Larisso Ambulu Jember

Tabel 1. Data Uji Coba a

NO	JUDUL
7	Analisis Pengaruh Ekuitas Merek Terhadap Keputusan Pembelian Sepeda Motor Honda(Study Kasus Pada Dealer Sjms Motor Pesanggaran)
8	Pengaruh Ukuran Perusahaan, Umur Perusahaan, Profitabilitas, Dan Solvabilitas Terhadap Audit Delay (Studi Pada Perusahaan Perbankan Yang Terdaftar Di Bei)
9	Respons Pertumbuhan Kurma Terhadap Berbagai Konsentrasi Ba Dan Ga3 Dalam Kultur In Vitro
10	Respon Produktifitas Okra (<i>Abelmoschus Esculentus</i>) Terhadap Pemberian Dosis Pupuk Petroganik Dan Pupuk N

[Sumber: Data Set]

Tabel 2. Hasil Tokenizing

No	Word	No	Word	No	Word
1	alternatif	28	sistem	55	produk
2	pemilihan	29	pendukung	56	terhadap
3	strategi	30	keputusan	57	minat
4	pemasaran	31	penerimaan	58	beli
5	berdasarkan	32	pegawai	59	produk
6	analisis	33	baru	60	smartphone
7	swot	34	menggunakan	61	oppo
8	pada	35	metode	62	study
9	cv	36	analytical	63	kasus
10	bimo	37	hierarchy	64	di
11	krisno	38	process	65	toko
12	tour	39	menentukan	66	bismar
13	and	40	topik	67	ponsel
14	travel	41	dari	68	jember
15	jember	42	sebuah	69	analisis
16	cluster	43	abstrak	70	pengaruh
17	karakter	44	tugas	71	kualitas
18	pengguna	45	akhir	72	layanan
19	batik	46	menggunakan	73	komitmen
20	untuk	47	jaccard	74	pelanggan
21	rekomendasi	48	measure	75	dan
22	motif	49	pengaruh	76	kepercayaan
23	menggunakan	50	harga	77	terhadap
24	algoritma	51	citra	78	loyalitas
25	na	52	merek	79	pelanggan
26	ve	53	dan	80	swalayan
27	bayes	54	atribut	81	larisso

No	Word
82	ambulu
83	jember
84	analisis
85	pengaruh
86	ekuitas
87	merek
88	terhadap
89	keputusan
90	pembelian
91	sepeda
92	motor
93	honda
94	study
95	kasus
96	pada
97	dealer
98	sjms
99	motor
100	pesanggaran
101	pengaruh
102	ukuran
103	perusahaan
104	umur
105	perusahaan
106	profitabilitas
107	dan
108	solvabilitas
109	terhadap
110	audit
111	delay
112	studi
113	pada
114	perusahaan
115	perbankan
116	yang
117	terdaftar
118	di
119	bei
120	respons
121	pertumbuhan
122	kurma
123	terhadap
124	berbagai
125	konsentrasi
126	ba
127	dan
128	ga
129	dalam
130	kultur
131	in
132	vitro
133	respon
134	produktifitas
135	okra
136	abelmoschus
137	esculentus
138	terhadap
139	pemberian
140	dosis
141	pupuk
142	petroganik
143	dan
144	pupuk
145	n

[Sumber: Hasil Perhitungan]

Tabel 3. Hasil Stopword

No	Word
37	topik
38	abstrak
39	tugas
40	akhir
41	menggunakan
42	jaccard
43	measure
44	pengaruh
45	harga
46	citra
47	merek
48	atribut
49	produk
50	minat
51	beli
52	produk
53	smartphone
54	oppo
55	study
56	kasus
57	toko
58	bismar
59	ponsel
60	jember
61	analisis
62	pengaruh
63	kualitas
64	layanan
65	komitmen
66	pelanggan
67	kepercayaan
68	loyalitas
69	pelanggan
70	swalayan
71	larisso
72	ambulu
73	jember
74	analisis
75	pengaruh
76	ekuitas
77	merek
78	keputusan
79	pembelian
80	sepeda
81	motor
82	honda
83	study
84	kasus
85	dealer
86	sjms
87	motor
88	pesanggaran
89	pengaruh
90	ukuran
91	perusahaan
92	umur
93	perusahaan
94	profitabilitas
95	solvabilitas
96	audit
97	delay
98	studi
99	perusahaan
100	perbankan
101	terdaftar
102	bei
103	respons
104	pertumbuhan
105	kurma
106	konsentrasi
107	ba
108	ga
109	kultur
110	in
111	vitro
112	respon
113	produktifitas
114	okra
115	abelmoschus
116	esculentus
117	pemberian
118	dosis
119	pupuk
120	petroganik
121	pupuk

No	Word
1	alternatif
2	pemilihan
3	strategi
4	pemasaran
5	berdasarkan
6	analisis
7	swot
8	cv
9	bimo
10	krisno
11	tour
12	and
13	travel
14	jember
15	cluster
16	karakter
17	pengguna
18	batik
19	rekomendasi
20	motif
21	menggunakan
22	algoritma
23	na
24	ve
25	bayes
26	sistem
27	pendukung
28	keputusan
29	penerimaan
30	pegawai
31	menggunakan
32	metoda
33	analytical
34	hierarchy
35	process
36	menentukan

No	Word
1	beri
2	citra
3	dukung
4	guna
5	kasus
6	komitmen
7	loyalitas
8	percaya
9	pilih
10	putus

[Sumber: Hasil Perhitungan]

Tabel 4. Hasil Stemmer Nazief Adriani

No	Word
11	terima
12	usaha
13	swot
14	cv
15	bimo

No	Word	No	Word	No	Word
16	krisno	27	jaccard	38	delay
17	tour	28	measure	39	ga
18	and	29	smartphone	40	in
19	travel	30	study	41	vitro
20	karakter	31	bismar	42	respon
21	algoritma	32	ponsel	43	produktifitas
22	na	33	larisso	44	okra
23	bayes	34	ambulu	45	abelmoschus
24	analytical	35	honda	46	esculentus
25	hierarchy	36	dealer	47	petroganik
26	process	37	sjms		

[Sumber: Hasil Perhitungan]

Tahapan selanjutnya adalah proses prekalian antara TF dengan nilai IDF. Berikut hasil proses perhitungan nilai Idf:

Term	Tf										DF	TF.IDF
	D1	D2	D3	D4	D5	D6	D7	D8	D9	D10		
beri	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
citra	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	1	1
dukung	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1	1
guna	0	2	1	1	0	0	0	0	0	0	3	0.5229
kasus	0	0	0	0	1	0	1	0	0	0	2	0.699
komitmen	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	1
loyalitas	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	1
percaya	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	1
pilih	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
putus	0	0	1	0	0	0	1	0	0	0	2	0.699
terima	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1	1
usaha	0	0	0	0	0	0	0	3	0	0	1	1
swot	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
cv	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
bimo	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
krisno	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
tour	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
and	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
travel	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
karakter	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1

Tabel 5. Hasil Bobot IDF

Term	Tf										DF	TF.IDF
	D1	D2	D3	D4	D5	D6	D7	D8	D9	D10		
algoritma	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
na	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
bayes	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
analytical	0	0	1	0	0	0	0	0	0	1	1	1
hierarchy	0	0	1	0	0	0	0	0	0	1	1	1
process	0	0	1	0	0	0	0	0	0	1	1	1
jaccard	0	0	0	1	0	0	0	0	0	1	1	1
measure	0	0	0	1	0	0	0	0	0	1	1	1
smartphone	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	1	1
study	0	0	0	0	1	0	1	0	0	2	0.699	0.699
bismar	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	1	1
ponsel	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	1	1
larisso	0	0	0	0	0	1	0	0	0	1	1	1
ambulu	0	0	0	0	0	1	0	0	0	1	1	1
honda	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1	1	1
dealer	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1	1	1
sjms	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1	1	1
delay	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1	1
ga	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	1	1
in	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	1	1
vitro	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	1	1
respon	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
produktifitas	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
okra	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
abelmoschus	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
esculentus	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1
petroganik	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1

Term	Tf.idf										DF	TF.IDF
	D1	D2	D3	D4	D5	D6	D7	D8	D9	D10		
beri	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
citra	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0
dukung	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
guna	0	1.05	0.52	0.52	0	0	0	0	0	0	0	0
kasus	0	0	0	0	0.7	0	0.7	0	0	0	0	0
komitmen	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0

[Sumber:Hasil Perhitungan]

Term	Tf.idf									
	D1	D2	D3	D4	D5	D6	D7	D8	D9	D10
loyalitas	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0
percaya	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0
pilih	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
putus	0	0	0.7	0	0	0	0.7	0	0	0
terima	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0
usaha	0	0	0	0	0	0	0	3	0	0
swot	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
cv	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
bimo	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
krisno	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
tour	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
and	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
travel	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
karakter	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0
algoritma	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0
na	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0
bayes	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0
analytical	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0
hierarchy	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0
process	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0
jaccard	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0
measure	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0
smartphone	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0
study	0	0	0	0.7	0	0.7	0	0	0	0
bismar	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0
ponsel	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0
larisso	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0
ambulu	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0
honda	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0
dealer	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0
sjms	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0
delay	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0
ga	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0
in	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0
vitro	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0
respon	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0
produktifitas	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0
Term	Tf.idf									
	D1	D2	D3	D4	D5	D6	D7	D8	D9	D10
okra	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1
abelmoschus	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1
esculentus	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1
petroganik	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1

[Sumber: Hasil Perhitungan]

Penentuan cluster dokumen berdasarkan jenis “Pertanian, Teknik dan Ekonomi”, maka diperlukan ciri-ciri dari setiap cluster atau kata kunci dari cluster yang sudah ditentukan untuk keyword setiap cluster sebagai berikut:

Cluster(Pertanian)= {petroganik, produktifitas, okra, abelmoschus, esculentus}

Cluster(Teknik)= {analytical, hierarchy, process, citra, algoritma}

Cluster (Ekonomi) = { larisso, karakter, usaha, dukung, loyalitas }

Berdasarkan data kata kunci diatas, maka tahap berikutnya adalah proses menghitung jarak antar dokumen dengan menggunakan *Euclidean distance*. Berdasarkan kemunculan word pada tiap dokumen, maka dihasilkan seperti pada tabel 6 berikut:

Tabel 6. Cluster Dengan Rumus Eucledia Distance

No	Dokumen	C1	C2	C3	Hasil
1	D1	1	0	1	C2
2	D2	1	1	0	C3
3	D3	1	1	1	C1
4	D4	1	0	1	C2
5	D5	1	1	0	C3
6	D6	0	1	1	C1
7	D7	1	0	0	C2
8	D8	1	1	0	C3
9	D9	0	1	1	C1
10	D10	0	1	1	C1

[Sumber: Hasil Perhitungan]

Cluster (Pertanian) = {D3, D6, D9, D10}

Cluster (Teknik) = {D1, D4, D7}

Cluster (Ekonomi) = {D2, D5, D8}

HASIL DAN PEMBAHASAN

A. Hasil Cluster

Halaman cluster adalah halaman hasil dari setiap proses yang terdapat pada sistem clustering yaitu hasil *text preprocessing*, pembobotan dokumen, dan proses clusteringnya.

The screenshot shows a user interface for text processing. The top navigation bar includes 'HOME' and 'TABEL DATA'. Below are three main sections:

- DATA BUKU:** A table with columns 'No' and 'Judul' containing five entries related to research papers.
- TEXT PREPROCESSING:** A table with columns 'Tokenizing', 'Stopword', and 'Stemming'. It lists words like 'kumer', 'daya', 'tuju', 'manusa', 'terpening', 'pola', 'adalah', 'mangyanan', 'satur', 'sain', 'tugut', 'star', 'setu', 'lanyaran', 'marin', and 'titik' with their corresponding processed forms.
- PEMBOBOTAN DOKUMEN:** A large table with columns 'No' and 'Word' followed by 16 document IDs (D1-D16). The table shows binary values (0 or 1) indicating the presence of each word across the documents.

Gambar 1. Bagian Text Preprocessing Dan Pembobotan Dokumen Pada Halaman Cluster

[Sumber: Hasil Halaman Cluster Pada Program]

The screenshot shows a user interface for clustering. The top navigation bar includes 'HOME' and 'TABEL DATA'. Below are three main sections:

- ITERASI KE-1:** A table with columns 'No', 'Doc', 'C₁', 'C₂', 'C₃', and 'Cluster'. It lists 11 documents with their respective cluster assignments (C₁, C₂, C₃, or C₄).
- ITERASI KE-2:** A table with columns 'No', 'Doc', 'C₁', 'C₂', 'C₃', and 'Cluster'. It lists 11 documents with their respective cluster assignments (C₁, C₂, C₃, or C₄).
- HASIL CLUSTER DOKUMEN:** A table with columns 'No', 'Doc', and 'Kategori'. It lists 11 documents with their category assignments (Pertanian, Perkebunan, Perindustrian, or Perdagangan).

Gambar 2. Bagian Proses Clustering Dan Hasil Pengelompokan Pada Halaman Cluster

[Sumber: Hasil Halaman Cluster Pada Program]

Hasil bagian *text processing* dibagi menjadi 3, yaitu Tokenizing , Stopword Removal , dan Stemming

Tabel 7. Hasil Proses Tokenizing

No	Word
1	sumber
2	daya
3	manusia
4	adalah
5	salah

.	-
.	-
.	-
2933	keadaan

[Sumber: Hasil Perhitungan]

Tabel 8. Hasil Proses Stopword Removal

No	Word
1	daya
2	aset
3	terpenting
4	menjalankan
5	tugas
.	-
.	-
.	-
2405	operator

Sumber:Hasil Perhitungan

Tabel 9. Hasil Proses Stemming

No	Word
1	tuju
2	teliti
3	pola
4	salur
5	asar
.	-
.	-
.	-
10	banding

[Sumber: Hasil Perhitungan]

Proses selanjutnya adalah bagian hasil pembobotan ditunjukkan pada tabel 10 berikut:

Tabel 10. Hasil Pembobotan

No	Word	Doc						df	idf	
		D1	D2	D3	D4	D5			
1	tuju	1	1	1	1	0	-	0	55	0,237
2	teliti	4	3	3	7	10	-	1	75	1.103
3	pola	0	0	0	0	0	-	0	7	2.133
4	salur	0	0	0	0	0	-	0	3	2.501
5	asar	0	1	0	0	0	-	0	5	2.279
:	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-
:	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-
:	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-
110	banding	0	1	0	0	0	-	0	22	1.635

[Sumber:Hasil Perhitungan]

Contoh perhitungan idf:

$$idf_i = \log \left(\frac{D}{df_i} \right)$$

$$idf_{tuju} = \log \left(\frac{95}{55} \right)$$

$$idf_{tuju} = 0,237$$

dimana :

D adalah jumlah semua dokumen dalam koleksi

df_i adalah jumlah dokumen yang mengandung term t_i

Berdasarkan hasil *text preprocessing* dan pembobotan dengan tf-idf, maka tahap selanjutnya adalah proses cluster dengan rumus *euclidean distance* seperti dibawah ini:

Tabel 11. Iterasi Ke-1 Metode K-means

No	Doc	C1	C2	C3	Cluster
1	D1	20.187	17.066	18.324	C2
2	D2	18.682	17.476	17.893	C2
3	D3	19.939	17.761	18.034	C2
4	D4	20.143	17.694	18.302	C2
5	D5	20.098	17.522	18.075	C2
:	-	-	-	-	-
:	-	-	-	-	-
95	D95	20.43	17.337	18.419	C2

[Sumber:Hasil Perhitungan]

Tabel 12. Iterasi Ke-2 Metode K-means

No	Doc	C1	C2	C3	Cluster
1	D1	20.187	17.066	18.324	C2
2	D2	18.682	17.476	17.893	C2
3	D3	19.939	17.761	18.034	C2
4	D4	20.143	17.694	18.302	C2
5	D5	20.098	17.522	18.075	C2
:	-	-	-	-	-
:	-	-	-	-	-
95	D95	20.43	17.37	18.49	C2

[Sumber:Hasil Perhitungan]

B. Perhitungan DBI Dari Hasil Cluster

Perhitungan nilai Davies-Bouldin Index bertujuan untuk menganalisa kualitas clusters dari setiap proses clustering tersebut. Untuk mendapatkan nilai Davies-Bouldin Index, terlebih dahulu dihitung nilai Sum of Square Within-cluster (SSW), Sum of Square Between-cluster (SSB) dan Ratio.

$$SSW_1 = \frac{1}{1} * (0) = 0$$

$$SSW_2 = \frac{1}{86} * (1.304.830) = 15.172,4$$

$$SSW_3 = \frac{1}{8} * (106.721) = 13.340,125$$

Setelah diperoleh nilai SSW, maka langkah selanjutnya adalah menghitung nilai Sum of Square Between-cluster (SSB). Adapun nilai yang diperoleh setelah menghitung SSB adalah sebagai berikut:

$$C_1 = 1,458$$

$$C_2 = 96,651$$

$$C_3 = 4,079$$

$$SSB_{1,2} = \sqrt{(1,458 - 96,651)^2} = 95,193$$

$$SSB_{1,3} = \sqrt{(1,458 - 4,079)^2} = 2,621$$

$$SSB_{2,3} = \sqrt{(96,651 - 4,079)^2} = 92,572$$

Langkah selanjutnya setelah mendapatkan nilai SSW dan nilai SSB adalah menghitung nilai Ratio (Rasio).

$$R_{1,2} = \frac{0+15.172,4}{95,193} = 159,386$$

$$R_{1,3} = \frac{0+13.340,125}{2,621} = 5.089,708$$

$$R_{2,3} = \frac{15.172,4+13.340,125}{92,572} = 308,004$$

Setelah mendapatkan nilai rasio, maka langkah terakhir adalah menghitung nilai Davies-Bouldin Index (DBI). Nilai Davies-Bouldin Index (DBI) seperti dibawah ini.

$$DBI = \frac{1}{3} \max(159,386, 5.089,708, 308,004)$$

$$DBI = 1.696$$

C. Validitas Cluster dengan Metode Davies Bouldin Index

Setelah proses clustering menghasilkan beberapa cluster, proses selanjutnya dalam penelitian ini adalah menghitung nilai validitas cluster menggunakan Davies Bouldin Index (DBI). Pada penelitian ini melakukan beberapa kali percoba dengan menggunakan 2 Cluster, 3 Cluster, 4 Cluster, 5 Cluster 6 Cluster, 7 Cluster dan 8 Cluster dari beberapa masing-masing cluster diperoleh nilai DBI berbeda berikut hasil DBI yang diperoleh:

Tabel 13. Hasil Davies Bouldin Index (DBI)

No	Jumlah Cluster	Nilai DBI
1	2	0.85
2	3	0.71
3	4	0.87
4	5	0.63
5	6	0.74
6	7	0.7
7	8	0.86

[Sumber:Hasil Perhitungan]

Berdasarkan hasil Tabel 13 dapat disimpulkan bahwa nilai DBI tertinggi pada percobaan dengan menggunakan 4 Cluster dan jumlah data yang digunakan 95 data dengan memperoleh nilai DBI 0,87.

KESIMPULAN

Berdasarkan hasil analisa dan pembahasan pada bab sebelumnya, maka diperoleh kesimpulan sebagai berikut: hasil validitas cluster dengan perbandingan hasil DBI menggunakan 2 cluster sampai dengan 8 cluster di peroleh hasil DBI tertinggi pada percobaan dengan menggunakan 4 Cluster dengan memperoleh nilai DBI 0,87.

REFERENSI

- Arlene G. Taylor, *Wynar's Introduction to Cataloging and Classification 9th Edition* (USA: Greenwood Publishing Group Inc, 2004)
- Batjo, A. A., *Klasifikasi Islam: Adaptasi Klasifikasi Persepuluhan Dewey Dan Perluasan 297* (Jakarta: UI Press, 1985)
- Everitt, B.S., Landau, S., Leese, M., dan Stahl, D.. 2011. *Cluster Analysis, 5th Edition*. The Atrium, Southern Gate, Cichester, West Sussex, PO19 8SQ:John Willey & Sons, Ltd.
- Fauzi, M., 2017, Optimasi Pusat Cluster Awal K-Means Dengan Algoritma Genetika Pada Pengelompokan Dokumen, Medan, Universitas Sumatera Utara.
- Feldman, D.C. 2004, *Managing Individual Are Group. Behavioral in Organization*”, New York: McGraw Hill.
- Giyanto, H., 2008. Penerapan algoritma Clustering K-Means, K-Medoid, Gath Geva. Tesis Tidak Terpublikasi. Yogyakarta: Universitas Gajah Mada.
- Goller, 2000, *Automatic Document Classification: A Thorough Evaluation of Various Methods, Proceedings of International Symposium on information Theory and Its Application*, pp. 145-162, USA.
- Gupta, V., 2009. A Survey of Text Mining Techniques and Application. *Journal of Emerging Technologies in Web Intelligence*. Vol. 1: 60-75 [2]
- Hair, J.F., Black, W.C., Babin, B.J., dan Anderson, R.E.. 2010. *Multivariate Data Analysis*, 7thEdition. New Jersey: Pearson Prentice Hall.
- Han, J., and Kamber, M., 2000, “Data mining: Concept and Technique”, Morgan Kaufman. Johnson, R.A. dan Wichern, D.W.. 2007. *Applied Multivariate Statistical Analysis*, 6th Edition. Upper Saddle River, New Jersey07458: Prentice Education, Inc.
- Johnson, R. A. & Wichern, D, W. 1996. *Applied Multivariate Stastistical Analysis*. 3th. New Delhi: Prentice-Hall.
- Ningrat, S, R., Maruddani, D, A, I., Wuryandari, T., 2016, Analisis Cluster Dengan Algoritma K-Means Dan Fuzzy C-Means Clustering Untuk Pengelompokan Data Obligasi Korporasi, Universitas Diponegoro, Semarang.
- Pressman, Roger S. 2012. *Rekayasa Perangkat Lunak – Buku Satu, Pendekatan Praktisi* (Edisi 7). Yogyakarta: Andi.
- Prilianti KR & Wijaya H. 2014. Aplikasi Text Mining untuk Automasi Penentuan Tren Topik Skripsi dengan Metode K-Means Clustering, *Jurnal Cybermatika*, Vol. 2(1).
- Sebastiani, F., 2002. Machine Learning in Automated Text Categorization. *ACM Computing Surveys*. Vol. 34(1): 1-47
- Simamora, Bilson. 2005. *Analisis Multivariat Pemasaran* Edisi Pertama. Jakarta: PT. Gramedia Pustaka tama
- Supriyanto, W., Muhsin, A., 2008, *Informasi Perpustakaan*”, Yogyakarta, Kansius Anggota IKAPI

Tawa, P., Hamakonda, Tairas, J, N, B., 2008, “Pengantar Cluster Persepuluhan Dewey”, Cetakan ke – 18. Jakarta.

Triawati, C. 2009, Metode Pembobotan Statistical Concept Based untuk Klastering dan Kategorisasi Dokumen Berbahasa Indonesia, Institut Teknologi Telkom, Bandung.

Wiber, M., Welling, M., and Perona, P., 2000, “Unsupervised Learning of Models for Recognition”. In Proc. 6 th Euro. Conf, Comput,Vision, Dublin, Ireland.