ISSN: 2354-645X



Keandalan Sistem dalam Penyediaan Layanan 22 Oktober 2015, Aula Timur, Institut Teknologi Bandung



knif2015.stei.itb.ac.id









ISSN: 2354-645X

Proceedings

Konferensi Nasional Informatika (KNIF) 2015

Institut Teknologi Bandung, Indonesia

22 Oktober 2015



KNIF 2015 Preface

Preface

Salam. Segala puji bagi Allah. Kami mengucapkan selamat datang kepada para peserta, pemakalah dan pembicara Konferensi Nasional Informatika (KNIF) 2015. Konferensi tahun ini merupakan konferensi yang diselenggarakan keempat kalinya oleh Kelompok Keilmuan Informatika Institut Teknologi Bandung. Setiap Tahun Konferensi ini mengangkat Tema yang disesuaikan dengan topik yang sedang hangat di bidang informatika.

Tema konferensi pada tahun 2015 adalah "Keandalan Sistem dalam Mendukung Penyediaan Layanan". Seiring dengan semakin beragam dan luasnya berbagai layanan berbasis komputer dan internet saat ini, diharapkan komunitas Akademis, peneliti, maupun industri semakin banyak menghasilkan karya-karya yang mendorong peningkatan keandalan sistem (system reliability). Konferensi ini diharapkan dapat menjadi forum untuk berbagi pengetahuan, pengalaman dan memperluas jejaring dengan komunitas yang sesuai.

Terima kasih kami ucapkan kepada seluruh anggota program komite, panitia pelaksana, para peserta, pemakalah serta pihakpihak lain yang secara langsung atau tidak langsung menyukseskan kegiatan konferensi ini.

Salam.

Bandung, 22 Oktober 2015

Ketua Komite Program Dody Dharma

Commitee

General Chair

Dody Dharma (ITB, Indonesia)

Steering Committee

Chair : Iping Supriatna (ITB, Indonesia)Members : Dwi Hendratmo (ITB, Indonesia)

Technical Program Committee

Chair : Achmad Imam Kistijantoro (ITB, Indonesia)

Members: Rinaldi Munir (ITB, Indonesia), Ayu Purwarianti (ITB, Indonesia), Surya Afnarius

(Universitas Andalas, Indonesia), Azhari (UGM, Indonesia), Dessi Puji Lestari (ITB, Indonesia), Rila Mandala (ITB, Indonesia), Kridanto Surendro (ITB, Indonesia), Siti Rochimah (Institut Teknologi Sepuluh November, Indonesia), Husni Setiawan Sastramiharja (ITB, Indonesia), Nur Ulfa Maulidevi (ITB,

Indonesia), Harlili (ITB, Indonesia), Leoni Lydia (Unpas, Indonesia)

Organizing Committee

Ketua : Dody Dharma (ITB, Indonesia)

Bendahara: Masayu Leylia Khodra (ITB, Indonesia)

Publikasi: Rinaldi Munir (ITB, Indonesia), Teguh Eko Budiarto (ITB, Indonesia), Tifani

Warnita (ITB, Indonesia)

Logistik : Dicky Prima Satya (ITB, Indonesia), Wendi Nugraha Hasudungan (ITB, Indonesia)

Makalah/: Bagja Aryasa Wijaksana (ITB, Indonesia)

Prosiding

Acara : Dessi Puji Lestari (ITB, Indonesia)

Konsumsi : Inti Kurniati (ITB, Indonesia)

Reviewers

Nur Ulfa Maulidevi

Surya Afnarius Universitas Andalas Dody Dharma Institut Teknologi Ba

Institut Teknologi Bandung Windy Gambetta Institut Teknologi Bandung Institut Teknologi Bandung Harlili Institut Teknologi Bandung Dwi Hendratmo Achmad Imam Kistijantoro Institut Teknologi Bandung Masayu Leylia Khodra Institut Teknologi Bandung Afwarman Manaf Institut Teknologi Bandung Rila Mandala Institut Teknologi Bandung Institut Teknologi Bandung Rinaldi Munir Institut Teknologi Bandung Dicky Prima Satya Dessi Puji Lestari Institut Teknologi Bandung Ayu Purwarianti Institut Teknologi Bandung Judhi Santoso Institut Teknologi Bandung Husni S. Sastramiharja Institut Teknologi Bandung Iping Supriana Institut Teknologi Bandung

Institut Teknologi Bandung

Table of Contents

Deteksi dan Tracking Objek untuk Sistem Pengawasan Citra Bergerak
Pembangkitan Otomatis Bentukan Kata Arab Berbasis Morfologi
Pengembangan Sistem Afiliasi Menggunakan Framework CodeIgniter Studi Kasus (www.garudamedia.co.id)
$ PHP CRUD Generator Menggunakan Twig Template Engine dan Framework Codeigniter \ 22 \ \textit{Eka Angga Laksana} $
Perancangan Service Landscape untuk Sektor Perkebunan di Indonesia Menggunakan Metodologi Pemodelan OASIS
Pengenalan Aksara Lampung Menggunakan Jaringan Syaraf Tiruan
Integrasi Metode Klasifikasi dan Clustering dalam Data Mining
RobustDecisionSupportSystemforBookPublishingusingStochasticGradientDescent45 $MuhammadFachrie$
Robust Indonesian Digit Speech Recognition using Elman Recurrent Neural Network49 Muhammad Fachrie and Agus Harjoko
Semantic Search Engine dan Penjawab Otomatis Berbasis Twitter untuk Permintaan Data Publikasi BPS
Multiple Object Tracking dan Estimasi Posisi untuk Menunjang Sistem Keamanan Rumah
Muhammad Aulia Firmansyah and Iping Supriana Watermarking pada Cross Reference(XRef) Portable Document Format(PDF) dengan Enkripsi RC4
Layanan Basis Data Real-Time NoSQL untuk Kolaborasi Web Audio Editor71 Sonny Hermawan and Achmad Imam Kistijantoro
Aplikasi pada Perangkat Mobile untuk Mendukung Penulisan Program
Pre-Conditions of Designing Dynamic Accounting Ontology
Scientific Paper Title Validity Checker Utilizing Vector Space Model and Topics Model 88 Putra Jan Wira Gotama and Fujita Katsuhide

Model Prediksi Harga Saham dengan Jaringan Syaraf Tiruan (Studi Kasus: Saham TLKM di Bursa Efek Indonesia)	94
James Jaya, Masayu Leylia Khodra and Samuel Cahyawijaya	
Analisis Kesadaran Pengguna Smartphone terhadap Aktivitas Cybercrime	100
Opponent Modelling dengan Supervised Learning untuk Implementasi Intelligent Agent pada Fighting Game	106
Penilaian Rancangan Kurikulum Komputing; Studi Kasus: Kurikulum Teknik Informatika ITB	111
Pengembangan Digital Library Berbasis Web Responsive	117
Model Bisnis Digital Forensics Untuk Mendukung Penanganan Bukti Digital dan Investigasi Cybercrime	121
Repositori Pengetahuan Berbasis Ontologi dengan Menggunakan Framework Spring Java . Kamal Mahmudi and M. M. Inggriani Liem	127
Chicken Disease Detection using An Uncertainty Reasoning Method	133
Klasifikasi Citra Daun Tanaman Menggunakan Metode Extreme Learning Machine	140
Aplikasi Enkripsi Instant Messaging Pada Perangkat Mobile Dengan Menggunakan Algoritma Elliptic Curve Cryptography (ECC)	146
Konsepsi CRM-U: Universal Constituent Relationship Management	152
Artificial Neural Network Application on Determining Chord Composition for Melody Accompaniment	156
Deteksi Wajah Marah Menggunakan Eigenfaces Berdasarkan Citra Wajah Normal dan Marah	161
Trend Secure Hardware(Sebuah Survey Riset)	166
A Conceptual Framework for Implementing Gamified-Service to Improve User Engagement by Using ITIL	171
Pencegahan Ancaman Reverse Engineering Source Code PHP dengan Teknik Obfuscation Code pada Extension PHP	176

A Framework to Measure the Maturity of Enterprise Architecture	182
Pembuatan Sistem Rekomendasi untuk E-commerce Penjualan Produk Makanan dan Minuman Mempertimbangkan Kondisi Kesehatan dan Larangan Konsumsi Makanan Nicolas Ruslim and Arry Akhmad Arman	188
CRC Card dengan Kontrol Keamanan (Kontrol Keamanan dalam CRC Card untuk Extreme Programming)	194
Keputusan Kredit UMKM berdasarkan Credit Scoring menggunakan Fuzzy Expert System	198
Neural Network Untuk Klasifikasi Penanganan Gangguan Jaringan Distribusi Listrik 20 KV	204
Implementasi algoritma Fuzzy C-means untuk Segmentasi Peminjaman pada Perpustakaan UAD	209
Pengenalan Tulisan Tangan untuk Angka tanpa Pembelajaran	215
Penerapan Parallel Computing untuk Mempercepat Komputasi pada Aplikasi Transliterasi Aksara Jawa	221
Peranan Multimedia Melalui Game Edukasi untuk Meningkatkan Kualitas Belajar Siswa Mempelajari Aksara Lampung	225
Perancangan pencegahan serangan Drive By Download dengan Kombinasi Plugin DeFusinator dan Abstract Syntax Tree Patrick Telnoni and Muhamad Barja Sanjaya	230
Aplikasi Pengenalan dan Konversi Aksara Sunda dengan Algoritme Berry Ravindran Berbasis Android	235
Klasifikasi Mutu Telur Berdasarkan Kebersihan Kerabang Telur Menggunakan K-Nearest Neighbor	241
Penerapan Service Oriented Architecture Pada Sistem Komando dan Pengendalian (Studi Kasus Artileri Medan)	246
Penanganan Imbalanced Dataset Level Data pada Klasifikasi Teks Multilabel	252
Watermarking Menggunakan Metode LSB untuk Proteksi Documen dalam Dunia Wasilah Wasilah and Dona Yuliawati	258

Penetration Tool Berbasis Sistem Terdistribusi untuk Analisis Vulnerability Pada Web Application	264
Aryya Dwisatya Widigdha and Munawar Ahmad Za	
Pembuatan Prototype Speaker Diarization	270
Ekstraksi Bangun Poligonal dan Optimasi Deskripsinya Kevin Winata and Iping Supriana	275
Pengembangan Sistem Pengenalan Bacaan Al-Quran Memanfaatkan Phonetically Rich and Balanced Corpus	281
Rahmi Yuwan and Dessi Puji Lestari	



Implementasi algoritma Fuzzy C-means untuk Segmentasi Peminjaman pada Perpustakaan UAD

Supriadi Prodi Teknik Informatika Universitas Ahmad Dahlan Yogyakarta Yogyakarta, Indonesia e-mail: supriadibkl@gmail.com

Abstrak—Aktifitas pengembangan koleksi buku bidang minat Program Studi pada perpustakaan Universitas Ahmad Dahlan belum melibatkan transaksi peminjaman sebagai elemen penentu kebijakan, sehingga kebijakan yang diterapkan cenderung tidak tepat sasaran karena tidak mempertimbangkan timbal balik kebijakan yaitu transaksi peminjaman buku. Untuk itu diperlukan segmentasi peminjaman untuk menentukan tinggi rendahnya tingkat peminjaman buku sehingga dapat dijadikan elemen penentu kebijakan pengoleksian buku yang ada pada perpustakaan. Tujuan penelitian ini adalah membangun aplikasi yang dapat melakukan segmentasi data histori peminjaman buku dengan menggunakan algoritma Fuzzy Cmeans Clustering (FCM) untuk menentukan tingkat peminjaman buku buku-buku bidang minat Program Studi pada Perpustakaan Universitas Ahmad Dahlan, sehinggal dapat membantu pihak prodi dalam menentukan kebijakan koleksi buku yang ada pada perpustakaan. Algoritma Fuzzy C-means pada aplikasi ini melakukan pengelompokan data berdasarkan derajat keanggotaanya dimana data dapat menjadi anggota dari dua atau lebih kelompok klaster dengan derajat keanggotaan antara 0 dan 1, output dari program berupa tingkat peminjaman buku berdasarkan kategori matakuliah bidang minat yang ada pada program studi.

Kata kunci—Fuzzy C-mean, Perpustakaan, segmentasi, koleksi

I. PENDAHULUAN

Jurusan Teknik Informatika Universitas Ahmad Dahlan (UAD) merupakan salah satu program studi bidang teknologi informasi yang mempunyai misi mencetak sarjana yang kompeten, unggul, dan mampu menjawab tantangan global. Bidang minat yang ditawarkan pada prodi ini antara lain adalah multimedia, web dan *mobile programming*, sistem informasi, dan jaringan.

Salah satu tantangan prodi informatika UAD dalam menjalankan misinya adalah menyediakan fasilitas pendukung perkuliahan yang dapat meningkatkan prestasi dan kompetensi mahasiswanya dengan maksimal. Satu diantara fasilitas pendukung perkuliahan yang sangat penting di lingkungan UAD adalah perpustakaan. Tinggi rendahnya tingkat keaktifan mahasiswa dalam memanfaatkan perpustakaan sebagai sarana belajar merupakan salah satu indikator keberhasilan prodi dalam menyediakan sarana pendukung perkuliahan bagi mahasiswa yang dalam hal ini adalah buku-buku penunjang mata kuliah yang ada pada perpustakaan.

Kurangnya informasi yang berkaitan dengan aktifitas mahasiswa pada perpustakan membuat pihak program studi terkadang kurang tepat dalam mengambil kebijakan Tedy Setiadi
Prodi Teknik Informatika
Universitas Ahmad Dahlan Yogyakarta
Yogyakarta, Indonesia
e-mail:tedy.setiadi@tif.uad.ac.id

pengelolaan buku-buku prodi pada perpustakaan seperti pengadaan, penambahan, pengurangan, dll. Kebijakan yang ada cenderung satu arah dengan hanya menempatkan buku-buku tanpa memperhatikan timbal balik kebijakan tersebut, seperti hubungan antara buku yang ada dengan transaksi peminjaman. Oleh karena itu penelitian ini bertujuan untuk melakukan segmentasi peminjaman berdasarkan data *history* peminjaman dan buku bidang minat prodi informatika pada perpustakaan untuk menggali informasi tentang tingkat dan tren peminjaman buku bidang minat prodi informatika menggunakan teknik data mining.

2. TINJAUAN PUSTAKA

Penggunaan Fuzzy C-means untuk mengklasifikasi Bank Komersial [2] membahas tentang pengelompokan deposito dan partisipasi bank-bank komersial berdasarkan data kesehatan finansial keseluruhan dari bank-bank tersebut. Penelitian ini menghasilkan klasifikasi bank komersil (bank deposito dan pastisipasi) berdasarkan jumlah kredit.

Penerapan Algoritma Fuzzy C-means untuk Clustering Objek Wisata [4] membahas tentang pengelompokan objek wisata berdasarkan jumlah kunjungan wisata. Dimensi data yang mengikuti tahun kunjungan memilki potensi mengurangi tingkat akurasi posisi anggota klaster. Tujuan penelitian ini adalah untuk mendapatkan kelompok objek wisata yang berada pada tingkat kunjungan yang sama.

Pada penelitian ini digunakan algoritma Fuzzy C-Means untuk mengelompokkan data histori peminjaman buku yang ada pada perpustakaan. Penelitian ini bertujuan untuk melakukan segmentasi tingkat peminjaman buku bidang minat pada perpustakaan sehingga dapat membantu program studi dalam pengembangan koleksi buku yang ada pada perpustakaan.

3. METODOLOGI

Tahap-tahap mengembangan data mining:

1. Pembersihan dan Integrasi data (cleaning and integration)

Pada tahap ini dilakukan integrasi data antara histori peminjaman yang ada pada perpustakaan UAD dengan data buku-buku bidang minat Program Studi Informatika yang dijadikan dalam satu tabel.

2. Seleksi dan Transformasi (selection and transformation)

Pada tahap ini data yang telah terintegrasi dalam satu tabel akan diproses dengan mengambil atribut yang dibutuhkan serta merubah tabel dalam bentuk yang siap untuk dilakukan proses mining.

Penambangan data (mining)

Pada proses mining dilakukan pengklasteran dengan menggunakan algoritma Fuzzy C-Means mendapatkan kelompok atau segmentasi dari data histori peminjaman yang ada untuk mendapatkan hasil klaster terbaik. Hasil dari pengklasteran akan digunaka untuk menentukan tingkat peminjaman yang ada berdasarkan data histori peminjaman pada perpustakaan Universitas Ahmad Dahlan.

Evaluasi pola dan persentasi pengetahuan

Hasil klaster yang didapatkan pada proses mining kemudian disajikan dalam bentuk hasil klaster sesuai dengan tinggi rendahnya intensitas peminjaman yang ada. Penyajian informasi pada tahap ini berupa informasi dalam bentuk tabel kelompok klaster serta grafik tingkat peminjaman anggota klaster.

Fuzzy C-Means

FCM menggunakan model pengelompokan Fuzzy dimana data dapat menjadi anggota dari dua atau lebih klaster yang terbentuk dengan derajat keanggotaan berbeda antara 0 dan 1. Tingkat keberadaan data dalam suatu klaster ditentukan oleh derajat keanggotaanya[1]. Adapun algoritma yang digunakan dalam Fuzzy C-means adalah sebagai berikut:

- 1. Menentukan matrik X yang merupakan data yang akan diklaster berupa matriks X_{nm} .
- Menentukan: 2.
 - Jumlah klaster yang akan dibentuk : c
 - Pembobot/pangkat
 - Maksimum iterasi : maxitter
 - Error terkecil yang diharapkan: 3
 - Iterasi awal : t=1
- μik 3. Membangkitkan bilangan random i=1,2,...,n; k=1,2,...,c; sebagai elemen-elemen matriks partisi awal U pada persamaan 2.2 dan 2.3.
 - Menghitung jumlah kolom:

$$Q_i \sum_{k=1}^{c} \mu_{ik} \tag{2.2}$$

- $Q_j \sum_{k=1}^{\sigma} \mu_{ik}$ Hitung: $\mu_{ik} = \frac{\mu_{ik}}{Q_i}$ (2.3)
- 4. Menghitung pusat klaster ke-k: V_{kj}, dengan k=1,2,..c dan

$$-V_{j=} \frac{\sum_{i=1}^{n} ((\mu_{ik})^{w} * X_{ij})}{\sum_{ij}^{n} (\mu_{ik})^{w}}$$
(2.4)

$$V = \begin{bmatrix} V_{ii} & \cdots & V_{im} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ V_{c1} & \cdots & V_{cm} \end{bmatrix}$$
 (2.5)

5. Hitung fungsi obyektif pada iterasi ke-t,pt:

$$P_{t} = \sum_{j=1}^{c} \sum_{i=1}^{n} (u_{ij})^{w} ||x_{i-} v_{j}||^{2} (2.6)$$

6. Hitung perubahan matriks partisi:

$$\mu_{ij} = \frac{1}{\sum_{k=1}^{c} {\binom{d_{ij}}{d_{ik}}}^{2/(w-1)}}$$
 (2.7)

Dengan i=1,2,...,n dan k=1,2,...,c.

- Cek kondisi berhenti
- Jika $((|Pt Pt 1) < \varepsilon)$ atau (t>

Mactler), maka berhenti.

Jika tidak : t=t+1, maka ulangi langkah ke-4.

5. HASIL DAN PEMBAHASAN

Penelitian ini menggunakan data histori peminjaman buku teknik informatika pada perpustakaan kampus 3 UAD periode 1 januari hingga 31 desember 2011 yang diperoleh dari Sistem Informasi Perpustakaan UAD (SIMPUS), data tersebut akan diminingkan menggunakan algoritma Fuzzy c-means untuk menentukan segmentasi peminjaman pada Program Studi Teknik Informatika dalam melakukan peminjaman buku pada Perpustakaan. Langkah berdasarkan algoritma Fuzzy C-means adalah sebagai berikut:

TABEL 1. DATA PEMINJAMAN BUKU

00	tanggal	multimedia	Web dan mobile	Sistem Informasi	Jaringan	Makul dasar	Non informatika		
1	2011-01-04	0	4	4	2	8	0		
2	2011-01-06	0	2	0	4	0	0		
3	2011-01-07	0	2	0	0	0	0		
4	2011-01-10	2	1	0	0	1	0		
5	2011-01-11	11	1	2	0	10	0		
6	2011-01-12	2	0	2	0	1	1		
7	2011-02-04	6	4	4	2	6	4		
8	2011-02-05	2	4	5	0	7	0		
9	2011-02-07	0	2	2	4	6	2		
10	2011-02-08	3	5	4	0	0	0		
:	:	÷	:		:				
196	2011-11-30	3	0	5	0	6	0		
197	2011-12-30	0	0	0	0	0	5		

198	2011-03-31	6	2	13	4	1	0
199	2011-05-31	0	2	2	2	2	0
200	2011-10-31	8	4	0	0	0	0

a. Menentukan matriks X_{nm}

Tabel 1 Merupakan data yang akan digunakan sebagai data sampel perhitungan algoritma fuzzy c-means yang di dapat dari tabel hasil transformasi dengan asumsi periode peminjaman antara tanggal 01-01-2011 sampai dengan tanggal 31-12-2011 (satu tahun). Data tersebut nantinya akan yang akan menjadi elemen dari martiks \boldsymbol{X}_{nm} yang akan digunakan pada proses mining yang terdiri dari jumlah peminjaman dari periode yang telah ditentukan .

TABEL 2. DATA JUMLAH PEMINJAMAN BUKU

No	Kategori buku	Jumlah peminjaman
1	Multimedia	1
2	Web dan Mobile	5
3	Sistem Informasi	6
4	Jaringan	2
5	Matakuliah Dasar	2
6	Non-Informatika	1
7	total	17

Sehingga didapat Matriks X_{nm}

GAMBAR 1.MARTIKS
$$X_{nm}$$

b. Menentukan:

- Banyaknya klaster yang diinginkan c: 3, dengan asumsi tingkat keaktifan mahasiswa program studi dalam meminjam buku terbagi pada tiga tingkat yaitu tinggi, sedang, rendah.

Jumlah pangkat pembobot w: 3
Maksimum iterasi maxiter: 50
Eror terkecil yang diharapkan
Fungsi obyektif Po: 0
Iterasi awal t: 1

c. Langkah ketiga yaitu menentukan matrix μ_{ik} dengan i=banyaknya data, k banyaknya klaster yang diinginkan (dengan nilai antara 0 dan 1). Maka didapat matrix μ_{ik} pada tabel 2.

TABEL 2. MATRIKS μ_{ik}

i	K1	K2	К3
1	0,3	0,5	0,2
2	0,4	0,1	0,5
3	0,2	0,6	0,2
4	0,7	0,2	0,1
5	0,5	0,4	0,1
6	0,2	0,3	0,5

d. Langkah ke- 4 adalah menghitung pusat klaster

$$V_{kj} = \frac{\sum_{i=1}^{n} ((\mu_{ik})^{w} * X_{ij})}{\sum_{ij}^{n} (\mu_{ik})^{w}}$$

TABEL 3. PERHITUNGAN PUSAT KLASTER

data	u_{ij}		x_i	u _{i1} ²	u ₁₂ 2	u_{i3}^2	$u_{i1}^2 \times x_i$	$u_{i2}^2 \times x_i$	u_{i3}^2 * x_i	
i	1	2	3	1						
1	0.3	0.5	0.2	1	0.09	0.25	0.04	26.46	73.5	11.76
2	0.4	0.1	0.5	5	0.16	0.01	0.25	58.56	3.66	91.5
3	0.2	0.6	0.2	6	0.04	0.36	0.04	19.12	172.1	19.12
4	0.7	0.2	0.1	2	0.49	0.04	0.01	75.95	6.2	1.55
5	0.5	0.4	0.1	2	0.25	0.16	0.01	137.7	88.16	5.51
6	0.2	0.3	0.5	1	0.04	0.09	0.25	6.24	14.04	39
Σ					1.07	0.91	0.6	324.8	357.6	168.4

$$V_{kj} = \begin{pmatrix} 302.8785 \\ 393.0110 \\ 280.7333 \end{pmatrix}$$

Dimana k= jumlah klaster, sedangkan j adalah banyak data

 Langkah ke-4 adalah menghitung fungsi obyektif pada iterasi/perulangan ke-1.

$$P_{t} = \sum_{j=1}^{c} \sum_{i=1}^{n} (u_{ij})^{w} ||x_{i-} v_{j}||^{2}$$

TABEL 4. PERHITUNGAN FUNGSI OBYEKTIF

data (i)	u_{i1}^2	u_{i2}^2	u_{i3}^2				
				C1	C2	C3	C
1	0.09	0.25	0.04	0.7991	24.7527	0.5307	26.0825
2	0.16	0.01	0.25	10.0994	0.2701	21.3167	31.6862
3	0.04	0.36	0.04	7.0049	30.5960	7.8907	45.4916
4	0.49	0.04	0.01	72.4605	9.5204	1.2573	83.2382
5	0.25	0.16	0.01	62.0304	25.2782	2.7027	90.0113
6	0.04	0.09	0.25	5.8751	21.3310	31.1833	58.3895

fungsi obyektif 1 334.8993

Dari perhitungan diatas maka didapat fungsi obyektif yang pertama adalah : 334.8993.

f. Langkah ke-5 yaitu meng *update* derajat keanggotaan (µ) dengan menggunakan rumus.

$$\mu_{ij} = \frac{1}{\sum_{k=1}^{c} \left(\frac{d_{ij}}{d_{ik}}\right)^{2/(w-1)}}$$

TABEL 5. UPDATE DERAJAT KEANGGOTAAN

dat a	$ x_i-v_1 $	$ x_i-v_2 $	$ x_i-v_3 $	$\sum_{k=1}^{\epsilon} \left(\frac{e_{ik}}{d_{ik}}\right)^{\frac{1}{k-1}}$	C- /40\2-1	$\sum_{k=1}^{c} \left(\frac{d_{i3}}{d_{ik}} \right)^{\frac{2}{2-1}}$
(i)	d_{i1}	d_{i2}	d_{i3}	- sage	$\sum_{k=1}^{c} \left(\frac{d_{ij}}{d_{ik}}\right)^{2-1}$	(d _{ik})
1	8.8785	99.011	13.2667	1.4559	181.0603	3.2507
2	63.1215	27.011	85.2667	7.0090	1.2835	12.7898
3	175.1215	84.989	197.2667	6.0338	1.4211	7.6563
4	147.8785	238.01	125.7333	2.7693	7.1739	2.0020
5	248.1215	157.99	270.2667	4.3093	1.7472	5.1129
6	146.8785	237.01	124.7333	2.7706	7.2144	1.9982

Maka didapat derajad keanggotaan yang baru adalah:

	0.6869	0.0055	0.3076
	0.1427	0.7791	0.0782
U=	0.1657	0.7037	0.1306
	0.3611	0.1394	0.4995
	0.2321	0.5724	0.1956
	0.3609	0.1386	0.5005

Berikutnya cek kondisi pernghentian iterasi, karena [P1-P0]= [334.8993-0]= 334.8993, [P1-P0]> 3 maka kembali ke langkah ke-4. Setelah proses iterasi dilanjuntkan hingga pada iterasi ke-12 didapat matriks U dengan derajat keanggotaan sebagai berikut:

[P3-P2]= [128.8585- 128.860395]= 0.001879 maka [p3-p2]< 3. sehingga proses iterasi dihentikan.Setelah proses iterasi yang terakhir didapat matrix U yang menunjukkan kecenderungan data terhadap klaster

yang telah ditentukan. Dengan melihat kecenderungan pada matrix U pada iterasi ke-2 didapat :

TABEL 6. TABEL POSISI KLASTER

Klaster					
1	2	3			
*					
*					
	*				
		*			
	*				
		*			

Sehingga,

TABEL 7. TABEL POSISI PEMBAGIAN ANGGOTA KLASTER

				Klaster		
No		Kategori buku	Jumlah peminjaman			
				1	2	3
	1	Multimedia	1	*		
	2	Web dan mobile	5	*		
	3	Sistem Informasi	6		*	
	4	Jaringan	2			*
	5	Matakuliah Dasar	2		*	
	6	Non-Informatika	1			*

Dari data diatas didapat :

- 1. Proses updet posisi klaster selesai pada iterasi ke-12 dengan tingkat akurasi yaitu 0.001879
- 2. Klaster pertama berisi dua kategori buku yaitu Multimedia dan Web dan Mobile.
- 3. Klaster kedua berisi buku bidang minat Sistem Informasi dan Matakuliah Dasar.
- 4. Sedangkan pada klaster ketiga berisi dua kategori buku yaitu Jaringan dan buku non-Informatika.

Penentuan tingkat kunjungan ditentukan oleh nilai rata-rata terbesar dari jumlah kunjungan, maka :

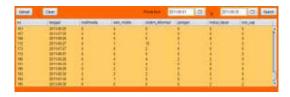
- Klaster pertama, merupakan buku bidang minat yang mempunyai tingkat peminjaman ke-2 dengan anggota klaster yaitu multimedia dan web dan mobile.
- 2. Klaster kedua berisikan buku bidang minat dengan tingkat peminjaman tinggi pertama, yaitu sistem informasi dan buku matakuliah dasar.

 Klaster ketiga berisikan buku bidang minat dengan tingkat terendah yaitu buku jaringan dan non-informatika.

Penerapan pada aplikasi:

 Penentuan periode data yang akan diminingkan Proses mining dilakukan dengan terlebih dahulu memilih periode peminjaman yang ingin diminingkan. Seperti yang terlihat pada gambar 2.

GAMBAR 2.PEMILIHAN PERIODE MINING



2. Inisialisasi data mining

GAMBAR 3.INISIALISASI DATA MINING



Gambar 3 diatas adalah proses inisialisasi data mining dimana julmah klaster yang diharapkan adalah 3, tingkat kekaburan atau nilai pangkat pembobot yaitu 2, maksimus iterasi adalah 100, serta error terkecil atau akurasi adalah 0.00005, nilai error terkecil berpengaruh terhadap tingkat akurasi pada hasil klaster. Semakin kecil nilai *error* terkecil maka tingkat akurasi posisi klaster akan seakin akurat.

3. Hasil Output

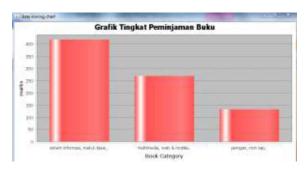
Output dari aplikasi ini adalah kelompok klaster yang disesuaikan dengan jumlah inputan yang ada, serta grafik tingkat peminjaman berdasarkan pembagian klaster yang ada.

GAMBAR 4.HASIL KELOMPOK KLASTER



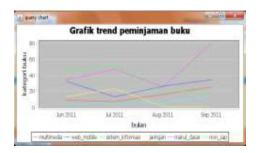
Pada gambar 4 adalah output dari aplikasi yang menyajikan hasil klastering dimana kategori boku terbagi ke dalam beberapa klaster yaitu klaster 1, 2, dan 3. Posisi klaster menunjukkan tingkat peminjaman yaitu klaster 1 menunjukkan kategori buku dengan tingkat peminjaman pertama, klaster 2 menunjukkan kategori buku dengan tingkat peminjaman tertinggi ke-2, serta klaster 3 menunjukkan kategori buku dengan tingkat peminjaman tertinggi k-3 atau terendah dari semua klaster. Hasil output juda dapat dilihat dalam bentuk grafik seperti pada gambar 3 berikut.

GAMBAR 5.GRAFIK TINGKAT PEMINJAMAN BUKU



Pada gambar 5 diatas menunjukkan tingkat peminjaman dari kategori buku yang telah terbagi menjadi 3 (tiga) klaster. Dimana tingkat peminjaman ditentukan oleh jumlah rata-rata peminjaman dari anggota klaster yang ada.

GAMBAR 6.GRAFIK TREN PEMINJAMAN BUKU

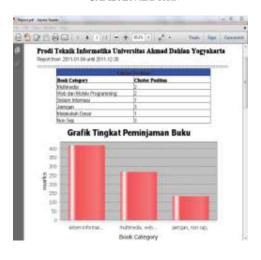


Gambar 6 diatas menunjukkan tren peminjaman buku berdasarkan periode yang telah dipilih.

4. Evaluasi polan dan persentasi pengetahuan

Dari hasil proses mining yang dilakukan didapat kelompok klaster sesuai dengan jumlah klaster yang diinputkan dengan posisi klaster menunjukkan tingkat peminjaman. Klaster 1 menunjukkan tingkat peminjaman tertinggi ke-1 (terbanyak), klaster 2 menunjjukkan tingkat peminjaman tertinggi ke-2, klaster 3 menunjjukkan tingkat peminjaman tertinggi ke-3 dan seterusnya.

GAMBAR 7.LAPORAN



II. KESIMPULAN

berdasarkan hasil perhitungan dengan menggunakan algoritma Fuzzy C-means diatas dapat disimpulkan:

- Kelompok klaster pertama berisikan buku-buku bidang minat multimedia dan web dan mobile dengan tingkat peminjaman sedang yaitu dengan jumlah peminjamanratarata 328.
- 2. Klaster kedua berisikan buku bidang minat dengan tingkat peminjaman tinggi, yaitu sistem informasi dan buku matakuliah dasar dengan jumlah peminjaman rata-rata peminjaman adalah 514.5
- 3. Klaster ketiga berisikan buku bidang minat dengan tingkat peminjaman rendah yaitu buku jaringan dan non-informatika dengan julmah peminjaman rata-rata yaitu 55.5
- 4. Dengan adanya peng-klasteran diatas dapat memberikan informasi tentang tingkat atau tren peminjaman bukubuku bidang minat, matakuliah dasar, dan buku noninformatika yang ada pada perpustakaan. Dengan demikian dapat diketahui kategori buku mana saja yang mempunyai tingkat peminjaman tinggi, sedang, atau rendah sehingga pihak prodi dapat menentukan kategori buku mana saja yang perlu tambahan atau pengembangan koleksi buku.

DAFTAR PUSTAKA

- [1] Han, Jiawai., Kamber, Micheline. "Data Mining: Concepts and Technigues". Elsevier Inc: San Francisco, 2006
- [2] Ismail Hakki GOKGOZ, Fatih ALTINEL, F. Pinar Yetkin GOKGOZ, ILKER KOC, "Classification of Turkish Commercial Bank Under Fuzzy C-means Clustering".
- [3] Kusrini dan Luthfi, E. T., "Algoritma Data Mining", Andi Offset, Yogyakarta, 2009
- [4] Ni Putu Putri Yuliari, I Ketut Gede Darma Putra, Ni Kadek Dwi Rusjayanti, "Customer Segmentation Through Fuzzy C-Means and Fuzzy RFM Method", Department Of Information Technology, Engineering Faculty in Udayana University, Bali, Indonesia, 2005
- [5] Aditya Nur Santoso, "Penerapan Algoritma Fuzzy C-means untuk Clustering Objek Wisata", Universitas Satya Wacana, Yogyakarta, 2012
- [6] Xiao Ying Wang, Jon Garibaldi, Turhan Ozen, "Application of the Fuzzy C-Means Clustering Method on the Analysis of non Preprocessed FTIR Data for Cancer Diagnosis", The University of Nottingham, United Kingdom, 2003