Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

lak Cipta Dilindungi Undang-Undang

milk

 $\equiv$ 

S 

S

PENERAPAN DATA MINING DALAM MENCARI POLA ASOSIASI DATA TRACER STUDY MENGGUNAKAN EQUIVALENCE CLASS CIP TRANSFORMATION (ECLAT) ta

## **TUGAS AKHIR**

Disusun Sebagai Salah Satu Syarat Untuk Memperoleh Gelar Sarjana Teknik Pada Jurusan Teknik Informatika

Oleh

**KHAIRUL AMRI** NIM. 11850112432



FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI UNIVERSITAS ISLAM NEGERI SULTAN SYARIF KASIM RIAU **PEKANBARU** 2022

ka Z a ımic University of Sultan Syarif Kasim Riau

Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

# Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

(0)

TIGIN OIPER IIIIIIN O

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

LEMBAR PERSETUJUAN

PENERAPAN DATA MINING DALAM MENCARI POLA ASOSIASI DATA TRACER STUDY MENGGUNAKAN **EQUIVALENCE CLASS TRANSFORMATION (ECLAT)** 

**TUGAS AKHIR** 

Oleh

KHAIRUL AMRI NIM. 11850112432

Telah diperiksa dan disetujui sebagai Laporan Tugas Akhir di Pekanbaru, pada tanggal 13 Juli 2022

Pembimbing I,

Dr. Alwis Nazir, M. Kom NIP. 19740807 200901 1 007 Pembimbing II,

Dr. Elin Haer NIP. 198105 32007102003

tan Syarif Kasim Riau

Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah. 0

# Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

## LEMBAR PENGESAHAN

## PENERAPAN DATA MINING DALAM MENCARI POLA ASOSIASI DATA TRACER STUDY MENGGUNAKAN EQUIVALENCE CLASS TRANSFORMATION (ECLAT)

Oleh

### KHAIRUL AMRI NIM. 11850112432

Telah dipertahankan di depan sidang dewan penguji sebagai salah satu syarat untuk memperoleh gelar Sarjana Teknik pada Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau

NIP. 19640301 199203 1 003

**DEWAN PENGUJI** 

Ketua : Iwan Iskandar, M.T Pembimbing I : Dr. Alwis Nazir, M.Kom

Pembimbing II : Dr. Elin Haerani, S.T., M.Kom

: Muhammad Affandes, S.T., M.T. Penguji I

: Reski Mai Candra, ST., M.Sc Penguji II

Mengesahkan, Ketua Jurusan,

Pekanbaru, 13 Juli 2022

NIP. 19821216 201503 1 003



Dipindai dengan CamScanner



Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Riau

LEMBAR HAK ATAS KEKAYAAN INTELEKTUAL

Tugas Akhir yang tidak diterbitkan ini terdaftar dan tersedia di Perpustakaan

Jiniversitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau adalah terbukan untuk umum dengan

Jiniversitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau adalah terbukan untuk umum dengan

Jiniversitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau adalah terbukan untuk umum dengan

Jiniversitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau adalah terbukan untuk umum dengan

Jiniversitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau adalah terbukan untuk umum dengan engutipan atau ringkasan hanya dapat dilakukan seizin penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan sumbernya.

Penggandaan atau penerbitan sebagiar

Penggandaan atau penerbitan sebagian atau seluruh Tugas Akhir ini harus memperoleh izin dari Dekan Fakultas Sains dan Teknologi Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau. Perpustakaan yang meminjamkan Tugas Akhir ini untuk anggotanya diharapkan mengisi nama, tanda peminjaman dan tanggal pinjam.



UIN SUSKA RIAU

2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau

LEMBAR PERNYATAAN

Dengan ini saya menyatakan di dalam Tugas Akhir ini tidak terdapat karya yang diajukan oleh saya maupun orang lain untuk keperluan lain dan sepanjang dengerahuan saya juga tidak memuat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan orang lain kecuali disebutkan dalam referensi dan di dalam daftar pustaka.

Saya bersedia menerima sanksi jika pernyataan ini tidak sesuai dengan yang bersedia menerima sanksi jika pernyataan ini tidak sesuai dengan yang pernah ditulis atau diterbitkan dalam daftar pustaka.

Pekanbaru, 13 Juli 2022



UIN SUSKA RIAU

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

S Ka

Z a

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Riau

Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya

S

tate

of Sultan Syarif Kasim Ria

LEMBAR PERSEMBAHAN

Sebuah usaha dengan pemikiran dan keringat telah aku lalui dengan tantangan dan membuahkan hasil berupa karya tulis ang menghantarkanku menjadi seorang sarjana. Semua ini hamba persembahkan kepada

Allah yang telah menurunkan tanda-tanda qauliyahNya dari Al-Qur'an:

"Maka-apakah mereka tidak memperhatikan Al-Qur'an? Kalau kiranya dari sisi Allah, tentunya mereka mendapat pertentangan yang bany Maka-apakah mereka tidak memperhatikan Al-Qur'an? Kalau kiranya Al-Qur'an itu bukan dari sisi Allah, tentunya mereka mendapat pertentangan yang banyak di dalamnya"

(OS. An-nisa':82)

Semoga Engkau senantiasa meneguhkan imanku, meluruskan niatku, menundukkan kepalaku dan meluruskan ucapanku, yang berasal dari Rasulullah utusan-Mu yang bersumber dari firman-Mu dan hanya kepada Engkau Maha Penguasa Semesta kami kembali.

"dan tiadalah yang diucapkannya itu (Al-Qur<mark>'an) menurut h</mark>awa nafsunya"

(OS. An-Nur: 56)

Nabi Muhammad SAW, teladan dari segala keteladanan. Izinkan hambaMu untuk menjadi pengikut setia, yang senantiasa menyerukan nama-Mu dan ayat-Mu, yang senantiasa meneladani perilaku utusan-Mu, sehingga hamba-Mu bisa menyampaikan kebenaran agama yang dibawa utusan-Mu.

"Katakanlah yang benar walaupun pahit rasanya"

(HR. Bukhari dan Muslim)

Orang tuaku yang senantiasa memeberi dukungan, orang tua yang senantiasa mempersiapkan segala kebutuhan saat proses penyelesaian tugas akhir dan terima kasih untuk semuanya, kelak aku akan membalas semuanya semampuku dan pahala semoga selalu disisi-Mu ya Rabi. UIN SUSKA RIAU



# CPenerapan Data Mining Dalam Mencari Pola Asosiasi Data Tracer Study Menggunakan Equivalence Class Transformation (ECLAT) Khairul Amri¹, Alwis Nazir², Elin Haerani³, Muhammad Affandes⁴, Reski Mai Candra⁵, dan Amany Akhyar⁶ ¹-⁶ Teknik Informatika UIN Sultan Syarif Kasim Riau Jl. H.R Soebrantas no.155 KM. 18 Simpang Baru, Pekanbaru 28293 Corresponding author's e-mail: 11850112432@students,uin-suska.ac.id¹, alwis.nazir@uin-suska.ac.id², amanyakhyar@gmail.com⁶ \*\*Abstrate\* - Tracer study\* adalah sebuah pendekatan yang diterapkan universitas untuk memperoleh informasi dentang kemungkinan kelemahan dalam proses pendidikan dan proses pembelajaran yang menjadi dasar

tentang kemungkinan kelemahan dalam proses pendidikan dan proses pembelajaran yang menjadi dasar perencanaan aktivitas untuk penyempurnaan di masa mendatang. Pada Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau belum pernah ada tracer study yang komprehensif dan terstruktur dalam ruang lingkup universitas. Trace Pstudy yang dilakukan hanya dalam lingkup program studi dan hanya dilaksanakan menjelang proses akredidsi prodi. Tidak ada tracer study yang rutin dilakukan di tingkat program studi dan universitas setiap tahun Ta. Pada penelitian ini akan berfokus kepada penerapan data mining untuk mencari pola asosiasi pada data tracer study menggunakan Equivalence Class Transformation (ECLAT). Dari hasil penelitian terdapat 4 pola yang memenuhi support 13% dan confidence 80% dengan pengujian lift rasio > 1. Pola tersebut diantaranya Jika ipk antara 3 – 3,5 dan gaji pertama dibawah 3 juta dan laki-laki maka status kelulusan tidak tepat waktu dan masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dengan support 17% dan confidence 84%. Jika ipk antara 3 – 3,5 dan perempuan maka masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dan hubungan pekerjaan dengan jurusan sesuai dengan support 14 % dan confidence 100%. Kata kunci: Tracer Study, Data Mining, Asosiasi, Equivalence Class Transformation, Eclat

**Abstract** - Tracer study is an approach applied by universities to obtain important information in the education and learning process which is the basis for planning activities for future improvement. At UIN SUSKA University there has never been a comprehensive and structured tracer study within the scope of the university. There is no routine tracer study conducted at the study program and university level every year. This research will focus on the application of data mining to find association rules in tracer study data using ECLAT. From the research results, there are 4 patterns that meet the support of 13% and 80% confidence with a lift ratio test> 1. The patterns include If the ipk is between 3 - 3.5 and the first salary is below 3 million and male then the graduation status is not on time and the waiting period to get the first job is less than 6 months with 17% support and 84% confidence. If the ipk is between 3 - 3.5 and female, then the waiting period to get the first job is less than 6 months and the job relationship with the major is in accordance with the support of 14% and confidence 100%.

Keywords: Tracer Study, Data Mining, Asosiasi, Equivalence Class Transformation, Eclat

Tracer study merupakan metode yang diterapkan oleh universitas untuk memperoleh informasi tentang kemungkinan kelemahan dalam proses pendidikan dan proses pembelajaran, yang menjadi dasar untuk merencanakan kegiatan perbaikan di masa mendatang[1]. Tracer study juga bisa dikatakan salah satu strategi yang dalakukan universitas untuk mendapatkan informasi lulusan, sehingga dapat mengevaluasi proses pendidikan, mengukur tujuan pendidikan dan melakukan perbaikan di masa depan[2]. Tujuan tracer study untuk mengetahui capaian pendidikan berupa peralihan dari dunia pendidikan tinggi ke dunia kerja[3]. Hasil tracer study dapat dimanfaatkan oleh universitas untuk mengetahui keberhasilan proses pendidikan yang telah berjalan. Tracer study merupakan suatu hal yang strategis yang harus dilakukan oleh setiap institusi akademik. Terdapat beberapa manfaat yang diperoleh dengan tracer study, yaitu: yang pertama memahami kepuasan stakeholders terhadap alumni, terkait dengan pengalaman belajar yang dialaminya, dan digunakan sebagai evaluasi kinerja dari universitas. Yang kedua memperoleh masukan yang relevan sebagai dasar pengembangan sistem vang terkait dengan daya saing, kualitas dan pengalaman kerja alumni, serta dapat digunakan sebagai peluang untuk mempersiapkan mahasiswa yang memiliki kualitas yang memenuhi kriteria di dunia kerja di masa yang akan datang[4].

Berdasarkan wawancara yang dilakukan dengan Wakil Rektor Tiga di kampus Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau (UIN Suska) pada tanggal 16 Desember 2021, belum pernah ada tracer study yang komprehensif dan terstruktur dalam ruang lingkup universitas. Tracer study yang dilakukan hanya dalam



seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan

sumber.

2.2. Knowledge Discovery in Database (KDD)

Knowledge Discovery in Database (KDD) adalah proses mencari informasi yang berguna dari basis data besar **fl**enggunakan algoritma *data mining* dengan ukuran dan *threshold* yang ditentukan [13]. Hasil yang diperoleh dari proses ini digunakan sebagai knowledge base yang bertujuan untuk pengambilan keputusan. Tahapan-tahapan dari proses Knowledge Discovery Database (KDD) secara garis besar adalah sebagai berikut:

Gingkup program studi (Prodi) dan hanya dilaksanakan menjelang proses akreditasi prodi. Tidak ada tracer Study Yang rutin dilakukan di tingkat program studi dan universitas setiap tahunnya. Oleh karena itu, penelitian ini akan melakukan tracer study di tingkat universitas UIN Suska Riau, kemudian mengolah hasil tracer study Sersebut untuk mendapatkan pola asosiasi hubungan yang bermakna. Untuk mengolah data tersebut akan Emempergunakan salah satu algoritma dalam bidang data mining.

Data mining adalah metode untuk menemukan satu set atribut bersama di antara sejumlah besar objek dalam database yang diberikan[5]. Data mining sering juga disebut Knowledge Discovery in Database (KDD), adalah kegiatan yang meliputi pengumpulan, pemakaian riwayat data untuk menemukan keteraturan, pola atau hubungan dalam set data berukuran besar[6]. Keluaran dari data mining bisa dipakai untuk memperbaiki pengambilan keputusan di masa depan. Ini sangat berguna dalam penelitian ilmiah yang menggunakan database besar. Pada penelitian ini akan menggunakan data mining untuk mencari asosiasi atau hubungan Santara satu parameter dengan parameter lainnya. Dilihat dari pola hubungan yang ada nantinya, maka akan adapat aketahui karakteristik pada alumni UIN Suska Riau setiap tahunnya. Pola yang akan dicari adalah berapa kama seorang alumni mendapatkan pekerjaan, apakah pekerjaannya sesuai dengan jurusan waktu kuliah beserta informasi mengenai berapa gaji yang didapatkan saat kerja untuk pertama kali. Algoritma dari asosiasi yang akan dipergunakan adalah algoritma ECLAT.

Penelitian ini akan menerapkan metode association rule dengan algoritma Equivalence Class Transformation (ECLAT). Algoritma ECLAT adalah metode yang mengubah format data itemset horizontal menjad format data itemset vertikal. Proses pencarian item list dilakukan dari item list yang paling sering muncul sampai yang paling jarang muncul tanpa perlu memperhatikan urutannya sehingga tidak perlu mengulang pencarian[7]. Pada penelitian dengan judul "Analisis Rekomendasi Produk Menggunakan Algoritma Eclat Berdasarkan Riwayat Data Penjualan Pt Xyz" menghasilkan bahwa algoritma eclat menghasilkan rekomendasi produk dan berdasarkan hasil uji sampel antara perhitungan sistem dengan perhitungan manual, memiliki keakuratan 100% dari 14.617 riwayat transaksi minimum support tertinggi untuk menemukan kombinasi k-itemset adalah 1% dan menghasilkan aturan asosiasi yang muncul memiliki nilai confidence yang kuat yakni diatas 50%[8]. Penelitian lain yang menggunakan eclat berjudul "Identification of Best Algorithm in Association Rule Mining Based on Performance". Penelitian ini membandingkan 3 algoritma association rule yakni FP Growth, apriori dan ECLAT. Hasil yang diperoleh dengan mengambil dataset antara waktu eksekusi, support dan confidence. Digambarkan bahwa ECLAT bisa mengolah data yang besar dengan lebih cepat dengan menghasilkan rule yang lebih sedikit daripada FP Growth tetapi menghasilkan nilai support dan confidence yang lebih tinggi[9]. Pada penelitian sebelumnya membandingakan algortma apriori FP Growth dan ECLAT, menghasilkan bahwa algoritma ECLAT memiliki nilai support dan confidence lebih tinggi dibandingkan algoritma lainnya dengan waktu pengolahan yang lebih cepat ([9][10][11]).

Dengan latar belakang masalah tersebut maka dalam penelitian ini akan membahas tentang Penerapan Data Mining Dalam Mencari Pola Asosiasi Data Tracer Study Menggunakan Equivalence Class Transformation (ECLAT).

Sultan ST

Copyright © Jurnal Nasional Komputasi dan Teknologi Informasi (JNKTI)

E-ISSN 2621-3052

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

# lak Cipta Dilindungi Undang-Undang

I

8 木 C 5

3

# Interpretation/ Evaluation

Gambar 1. Tahapan Data Mining

### Data Selection

Tahapan pertama dari proses Knowledge Discovery Database (KDD) adalah data selection. Pada tahapan ini data dipilih atau diseleksi dari keseluruhan data yang ada. Data yang dipilih proses data Mining disimpan dalam file terpisah dari database yang digggunakan sebelumnya.

Fre-processing/Cleaning

Pada tahap ini, pembersihan data dilakukan dengan menghapus data yang terduplikasi (data identik), memeriksa data yang tidak konsisten (data inconsistency), dan mengoreksi data yang salah (seperti kesalahan penulisan (tipografi)) dan menghapus data yang tidak memiliki value pada salah satu atributnya.

3.

\*Transformation \*Mentransformasikan data kedalam bentuk yang sesuai agar bisa diolah pada tahap *data mining*.

4. Data Mining

Data mining adalah proses menemukan pola, anomali, dan korelasi dalam kumpulan data besar untuk memprediksi hasil. Dengan menggunakan berbagai teknik[14].

5. Interpretation / Evaluation

Tahap ini mengubah model informasi yang dihasilkan oleh data mining menjadi informasi yang mudah dipahami semua orang. Pada tahap ini juga dilakukan pengecekan apakah informasi yang diperoleh sesuai dengan fakta atau keberlakuan asumsi sebelumnya.

### 2.3. Association Rule

Association rule merupakan metode data mining yang dipakai dalam menemukan aturan asosiasi antara itemset yang memiliki arti. Analisis asosiasi dikenal juga sebagai salah satu teknik data mining yang menjadi dasar dari salah satu teknologi data lainnya lainnya[15]. Ada dua aturan pengukuran yang digunakan dalam association rule antara lain:

### 1. Support

te

lamic

Support dalam association rule merupakan ukuran yang menunjukkan sering munculnya suatu item dalam semua transaksi. Untuk mencari nilai support, dapat menggunakan rumus berikut:

> <u>Jumlah Transaksi yang mengandung A</u> Support(A) =Total Transaksi

<u>Jumlah Transaksi yang mengandung A,B</u> Support(A,B) =Total Transaksi

### 2. Confidence

S

Confidence adalah suatu pengukuran yang memperlihatkan hubungan antara dua item pada kondisi tertentu. Adapun rumus untuk menghitung confidence adalah:

> <u>Jumlah Transaksi yang</u> mengandung A  $Confidence (A \rightarrow B) =$ Jumlah Transaksi yang mengandung A

### 2.4. Equivalence Class Transformation (ECLAT)

Proses pencarian pada algoritma ini dilakukan dari item dengan frekuensi tertinggi ke item dengan frekuensi terendah, tanpa urutan tertentu, sehingga tidak perlu mengulang proses scanning. Tiap data pada itemser disimpan dalam daftar ID transaksi, kemudian data diurutkan berdasarkan pada itemlist yang sama (frequent itemset). Selanjutnya, k-itemset dikelompokkan ke dalam kelas-kelas yang memiliki kriteria tertentu yang dibentuk dengan membagi himpunan (equivalence class), (k+1)-itemset bisa dibuat dengan



ian atau

seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

3.1. Perumusan Masalah

Pada tahap awal ini akan dilakukan pencarian masalah, misalnya melalui berbagai sumber yang telah dipelajari sebelumnya atau isu yang sedang dibahas sekarang ini. Setelah mendapatkan suatu masalah, maka masalah tersebut akan dipelajari, sehingga dapat ditemukan cara untuk memecahkan masalah tersebut. Adapun perumusan masalah pada penelitian ini adalah "Bagaimana penerapan algoritma ECLAT untuk mencari pola asosiasi data tracer study di Universitas UIN SUSKA Riau Fakultas Sains dan Teknologi Jurusan Teknik Informatika ".

3.2. Pengumpulan Data

Data yang akan digunakan berupa data primer yang diambil dari kuisioner yang disebarluaskan kepada alumni UIN SUSKA Riau. Dari kuisioner yang telah disebarkan, akan diambil data dari Jurusan Teknik Informatika dan menggunakan beberapa atribut yang dipilih sesuai dengan kebutuhan penelitian.

3.3. Analisa Kebutuhan Data

menggabungkan frequent k-itemset pada kelas yang sama. Pada algoritma Eclat secara umum terdapat beberapa tahapan yaitu[16]:

1. Transformation Phase

Fase transformasi menggubah database yang awalnyanya horizontal menjadi database vertikal. lindungi

Asynchronous Phase

Fase asynchronous adalah pembentukan frequent k-itemset sesuai dengan apa yang ingin di capai dari penelitian.

S

2.5. Lift Ratio
Lift ratio adalah suatu pengukuran yang memiliki tujuan untuk mengetahui seberapa kuat aturan asosiasi yang terbentuk. Nilai lift ratio dipakai sebagai penentu apakah aturan asosiasi valid atau tidak valid. Berikut rumus untuk menghitunng lift ratio:

Lift Ratio

$$Lift \ Ratio = \frac{Confidence \ (A, B)}{Benchmark \ Confidence \ (A, B)}$$

Benchmark confidence adalah perbandingan antara jumlah semua item consequent dengan jumlah total transaksi. Rumus untuk mencari benchmark confidence adalah sebagai berikut:

Benchmark Confindence = 
$$\frac{Nc}{N}$$

9 Keterangan:

刀

Nc: Jumlah transaksi itemset yang menjadi consequent.

N: Jumlah semua transaksi pada data.

### 3. Metode Penelitian

Berdasarkan *flowchart* pada gambar 2. tahapan metode penelitian dimulai dari:



Gambar 2. Tahapan Metode Penelitian

niversity of Sultan

Pada tahapan ini data yang sudah dikumpulkan akan dilakukan analisa.proses analisa dimulai dengan pengehalan terhadap data yang diambil, atribut data dan penentuan atribut yang dibutuhkan untuk proses *data mining* pada tahapan selanjutnya.

Berikut langkah-langkah yang dilakukan pada data mining:

3.4. Analisa Data Mining
Berikut langkah-langka
a. Data Selection
Pada tahapan ini dilaku Pada tahapan ini dilakukan pemilihan data alumni yang akan digunakan dari dataset yang tersedia. Pada penelitian ini data yang akan dipakai adalah data alumi Fakultas Sains dan Teknologi jurusan Teknik Informatika yang telah bekerja dan menyelesaikan sidang tahun 2019 - 2021. Selanjutnya juga akan dilakukan pemilihan atribut apa saja yang akan digunakan.

Pre-processing

Pada tahap ini, pembersihan data dilakukan dengan cara menghilangkan data yang mengandung duplikat data yang sama), outlier, memeriksa data yang tidak konsisten (data inconsistency), dan mengoreksi data dyang terdapat kesalahan seperti kesalahan penulisan.

1. Transformation

Pada tahap ini, data yang telah diproses sebelumnya akan ditransformasikan ke dalam bentuk yang dapat diterapkan pada data mining.

2. Data Mining

Pada tahap ini, data yang ditransformasi diterapkan pada aturan asosiasi ke algoritma data mining untuk memproses data yang ada. Pada tahap ini dicari hubungan atribut dengan kemiripan menggunakan algoritma

### 4. Hasil dan Pembahasan

### 4.1. Seleksi Data Kuisioner

Pada saat pengumpulan data, terdapat 161 data alumni yang telah mengisi kuisioner dengan jumlah atribut sebanyak 122 atribut. Selanjutnya dilakukan seleksi data yang akan digunakan untuk pengolahan data mining sebanyak 129 data dengan 10 atribut.

Tabel 1 Data Alumni yang Bekerja

angkatan	ipk	Tahun_lulus	 Masa_tunggu	Status_kelulusan
2015	3,36	2021	 2	0
2015	3,29	2021	 2	0
2015	3,28	2021	 2	0
	•••••		 	
2013	3,46	2019	 1	0

## 4.2. Perbaikan Data

Data yang telah diseleksi selanjutkan dilakukan penyesuaian data pada atribut jenis pekerjaan, status pekerjaan, gaji pertama dengan penyederhanaan atribut dengan tujuan agar support yang dihasilkan akan lebih tinggi dengan k-itemset yang lebih banyak.

Tabel 2. Parameter Atribut

atribut	parameter
jenis pekerjaan	(1,2,3,4,5,6,7)
status pekerjaan	(1,2,3,4,5,6,7)
gaji_pertama	(1,2,3,4,5)

Tabel 3. Perbaikan Parameter Atribut

atribut	parameter
jenis pekerjaan	(1,2,3,4)
status pekerjaan	(1,2,3,4)
gaji_pertama	(1,2,3)

Keterangan:

Jenis pekerjaan :  $1 \rightarrow$  Instansi Pemerintah

 $: 2 \rightarrow Perusahaan Swasta Nasional dan Multinasional$ 



Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa

mencantumkan dan menyebutkan sumber



: 4 → Wiraswasta dan lembaga swadaya masyarakat

Cipta Dilindungi :  $3 \rightarrow \text{Perusahaan}$  :  $4 \rightarrow \text{Wiraswasta}$  Status Pekerjaan :  $1 \rightarrow \text{PNS}$  :  $2 \rightarrow \text{Honorer}$  :  $3 \rightarrow \text{Direktur dar}$  :  $4 \rightarrow \text{staf dan mag}$  Gaji Pertama :  $1 \rightarrow \text{Dibawah } 3.0$  :  $2 \rightarrow 3.000.000 - 2.000$  $: 3 \rightarrow \text{Direktur dan manajer}$ :  $4 \rightarrow \text{staf dan magang}$ :  $1 \rightarrow \text{Dibawah } 3.000.000$ 

 $: 3 \to \text{diatas } 5.000.000$ 

 $: 2 \rightarrow 3.000.000 - 5.000.000$ 

Pada tahap ini parameter yang telah memalui pre-processing akan di transformasikan kedalam bentuk yang

()	
S	
~	
8	
N	
9	

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	a2015	ipk2	tl2019	perempuan	jp3	gp1	sp4	hp2	mt2	sk1
1	a2015	ipk2	tl2019	laki-laki	jp1	gp1	sp2	hp1	mt2	sk1
2	a2015	ipk2	tl2020	laki-laki	jp3	gp1	sp2	hp1	mt2	sk0
3	a2014	ipk2	tl2019	perempuan	jp3	gp1	sp4	hp1	mt2	sk0
4	a2014	ipk3	tl2019	laki-laki	jp3	gp3	sp3	hp2	mt1	sk0
5	a2014	ipk2	tl2019	perempuan	jp1	gp1	sp4	hp1	mt2	sk0

Gambar 3. Data Transformation

### 4.4. Proses Data Mining Algoritma ECLAT

Setelah data ditransformasikan, selanjutnya dilakukan Transformation Phase dimana data yang awalnya bersifat horizontal menjadi data vertikal dan selanjutnya dilakukan Asynchronous Phase yaitu pembentukan frequent k-itemset sesuai kebutuhan atau tujuan yang ingin di capai. Dari hasil Transformation Phase terdapat 129 data dan 30 atribut.

1 1	1 0	1	0								1	0	0	0	0
				1	0	 0	0	٥							
4 0	0	4					•	U	U	0	0	0	1	0	0
1 0			0	1	1	 1	0	0	0	0	1	0	0	0	0
1 1	1 0	1	0	0	1	 0	0	0	0	0	1	0	0	0	0
0 1	1 0	0	1	0	1	 0	0	0	1	1	1	0	0	1	0
	1 0	1	0	0	1	 0	0	0	0	0	0	0	1	0	0
															0 1 0 0 1 0 1 0 0 0 1 1 1 0 0 1 1 1 0 1 0 0 1 0 0 0 0 0 0 0 1 0

Gambar 4. Hasil Transformation Phase

### 4.5. Menentukan Minimum Support

Nilai minimum support ditentukan melalui pengamatan beberapa kali percobaan pada data yang digunakan. Penentian minimum support tersebut disesuaikan agar menghasilkan aturan asosiasi yang bagus. Nilai minimum support yang ditentukan adalah 13% karena minimum support untuk membentu dua kombinasi itemseradalah 13%. Selain itu dari beberapa kali percobaan jika ditentukan nilai minimum support yang lebih besar dari 13% tidak ditemukan aturan asosiasi yang baik. Dari hasil penentuan minimum support 13% dihasi kan 1078 itemsets dengan minimum kompinasi itemset sebanyak 2 item.

### 4.5. Pembentukan Kombinasi (k+1) Itemset

Proses pencarian pada algoritma eclat dilakukan dari item dengan frekuensi tertinggi ke item dengan frekuensi terendah, tanpa memperhatikan urutan, sehingga tidak perlu mengulang proses scanning. Tiap data pada itemset disimpan dalam daftar ID transaksi, kemudian data diurutkan berdasarkan pada itemlist yang sama (frequent itemset). Selanjutnya, k-itemset dikelompokkan ke dalam kelas-kelas yang memiliki kriteria tertentu yang dibentuk dengan membagi himpunan (equivalence class), (k+1)-itemset bisa dibuat dengan menggabungkan frequent k-itemset pada kelas yang sama. Berikut beberapa kombinasi yang terbentuk. Dari hasil pembentukan terdapat 9143 kombinasi item yang terbentuk.





Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

antecedents	consequents	antecedent support	consequent support	support	confidence
(sp4)	(jp2)	0.294574	0.503876	0.193798	0.657895
(jp2)	(sp4)	0.503876	0.294574	0.193798	0.384615
(mt2)	(jp2)	0.751938	0.503876	0.395349	0.525773
(jp2)	(mt2)	0.503876	0.751938	0.395349	0.784615
(hp1)	(jp2)	0.697674	0.503876	0.364341	0.522222
(jp2)	(hp1)	0.503876	0.697674	0.364341	0.723077
G	ambar 5. Pembent	ukan Kombinas	si (k+1) Items	et	
nentukan <i>Frequent (k</i> +	·1) Itemset				
kombinasi <i>itemlist</i> yang		lanjutnya dilakt	ıkan pemiliha	n itemse	t yang mer

ditentukan adalah 80%. Kombinasi yang memenuhi nilai tersebut berarti mempunyai nilai keterkaitan antar item yang kuat dengan kemunculan sebanyak 80% dari suatu item dengan item yang lainnya pada satu itemset.

Z a

	antecedents	consequents	antecedent support	consequent support	support	confidence
Ī	(sp4, hp2)	(ipk2)	0.108527	0.705426	0.108527	1.0
	(a2014, sp4)	(sk0)	0.131783	0.806202	0.131783	1.0
	(sp4, gp1)	(ipk2)	0.124031	0.705426	0.124031	1.0
	(gp2, perempuan)	(mt2)	0.116279	0.751938	0.116279	1.0
	(a2014, tl2019)	(sk0)	0.240310	0.806202	0.240310	1.0
	(a2014 hp2)	(sk0)	0.131783	0.806202	0.131783	10

Gambar 6. Penentuan Frequent (k+1) itemset

### 4.7. Membentuk Aturan Asosiasi

Aturan asosiasi dipilih dari rule yang telah terbantuk pada tahap frequent itemset. Pemilihan dipilih berdasarkan itemset yang kuat dan memiliki makna yang berarti. Adapun rule yang dipilih adalah:

- 1. Jika ipk2 dan gp1, dan laki-laki maka sk0 dan mt2 dengan support 17% dan confidence 84%.
- 2. Jika ipk2 dan perempuan maka mt2 dan hp1 dengan support 14% dan confidence 100%.
- 3. Jika gp2 dan ipk2 dan jp2 maka mt2 dengan support 13% dan confidence 85%.
- 4. Jika gp2 dan hp1 dan jp2 maka mt2 dan sk0 dengan support 13% dan confidence 80%. Selanjutnya dilakukan interpretasi dari pola diatas sebagai berikut:
- 1. Jika ipk antara 3 3,5 dan gaji pertama dibawah 3 juta dan laki-laki maka status kelulusan tidak tepat waktu dan masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dengan support 17% dan confidence
- 2. Jika ipk antara 3 3,5 dan perempuan maka masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dan hubungan pekerjaan dengan jurusan sesuai dengan support 14 % dan confidence 100%.
- 3. Jika gaji pertama antara 3-5 juta dan ipk antara 3-3,5 dan jenis pekerjaan swasta nasional dan muttinasional masa masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dengan support 13% dan confidence 85%.
- 4. Jika gaji pertama antara 3 5 juta dan hubungan pekerjaan dengan jurusan sesuai dan jenis pekerjaan swasta nasional dan multinasional maka masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dan status kelulusan tidak tepat waktu dengan support 13% dan confidence 80%.
  - Dari pola yang terbentuk, dapat menjadi masukan kepada jurusan untuk lebih memotivasi mahasiswanya terntama laki-laki agar mendapatkan pekerjaan yang sesuai setelah lulus dan bagi alumni bisa menjadi masukan untuk mencari pekerjaan pertama yang sesuai dengan gaji yang diinginkan dengan ipk dan kesesuaian jurusan yang diambil.

### 4.8. Pengujian Dengan Lift Rasio

Dari tahap membentuk aturan asosiasi, aturan yang telah di dapat akan diukur seberapa kuat hubugannya dengan menggunakan pengurukuran lift rasio. Dari hasil pengukuran didapat bahwa pola 1,2,3 dan 4 memiliki hubungan yang kuat dengan *lift* rasio > 1.

### 5. Kesimpulan

Dan proses pencarian association rules dengan menggunakan algoritma ECLAT berhasil menemukan informasi tersembunyi dengan menggunakan minimum support 13% dan minimum confidence 80% sebagai acuan mendapatkan 4 pola asosiasi sebagai berikut:



seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:



Hak Cipta

Jikalipk antara 3 – 3,5 dan gaji pertama dibawah 3 juta dan laki-laki maka status kelulusan tidak tepat waktu dan masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dengan support 17% dan confidence 84%.

Jika ipk antara 3 – 3,5 dan perempuan maka masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 butan dan hubungan pekerjaan dengan jurusan sesuai dengan support 14 % dan confidence 100%.

- Jika gaji pertama antara 3 5 juta dan ipk antara 3 3,5 dan jenis pekerjaan swasta nasional dan multinasional masa masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dengan support
- confidence 84%.

  Jika ipk antara 3 3,5 dan perempuan maka masa tunggu mendapatkan pekerjutan dan hubungan pekerjaan dengan jurusan sesuai dengan support 14 % dan Jika gaji pertama antara 3 5 juta dan ipk antara 3 3,5 dan jenis peker multinasional masa masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dar 13% dan confidence 85%.

  Jika gaji pertama antara 3 5 juta dan hubungan pekerjaan dengan jurusan sesuai nasional dan multinasional maka masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertam status kelulusan tidak tepat waktu dengan support 13% dan confidence 80%.

  Penelitian selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan pekerjaan pertam selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan menguran pekerjaan pertam selanjutkan pekerja Jika gaji pertama antara 3 – 5 juta dan hubungan pekerjaan dengan jurusan sesuai dan jenis pekerjaan swasta nasional dan multinasional maka masa tunggu mendapatkan pekerjaan pertama kurang dari 6 bulan dan

Penelitian selanjutkan agar menggunakan data yang lebih banyak dan mengurangi parameter pada atribut

# 6. Da<u>ft</u>ar Pustaka

- @ Millington, "The Use of Tracer Studies for Enhancing Relevance and Marketability in Online and Distance Education," pp. 1-5, 2003.
- H. Yuliansyah and L. Zahrotun, "Designing web-based data mining applications to analyze the association rules tracer study at university using a FOLD-growth method," Int. J. Adv. Comput. Res., vol. 6, no. 27, pp. 215-221, 2016.
- Ruuhwan and G. Aristi, "Implementation Business System Planning for the Design of Tracer Study at Perjuangan University," J. Phys. Conf. Ser., vol. 1179, no. 1, pp. 0–6, 2019.
- M. Hafiz, E. Dewayani, and Wasino, "Development of Tarumanagara University tracer study information system," IOP Conf. Ser. Mater. Sci. Eng., vol. 1007, no. 1, 2020.
- M. J. Zaki, "Scalable algorithms for association mining," *IEEE Trans. Knowl. Data Eng.*, vol. 12, no. 3, pp. 372–390, 2000.
- D. S. O. Panggabean, E. Buulolo, and N. Silalahi, "Penerapan Data Mining Untuk Memprediksi Pemesanan Bibit Pohon Dengan Regresi Linear Berganda," JURIKOM (Jurnal Ris. Komputer), vol. 7, no. 1, p. 56, 2020.
- L. Lisnawita and M. Devega, "Implementation of ECLAT Algorithm Technology: Determining Books Borrowing Pattern in University library," IOP Conf. Ser. Earth Environ. Sci., vol. 469, no. 1, pp. 0-6, 2020.
- A. Widyan and A. F. Rozi, "Analisis Rekomendasi Produk Menggunakan Algoritma ECLAT [8] Berdasarkan Riwayat Data Penjualan PT XYZ," J. Teknol. Dan Sist. Inf. Bisnis, vol. 3, no. 2, pp. 395-
- [9] G. Sinha, S. G.-I. J. C. S. M. Comput, and undefined 2014, "Identification of best algorithm in association rate mining based on performance," Researchgate. Net, vol. 3, no. 11, pp. 38–45, 2014.
- [10] Listawita and M. Devega, "Analisis Perbandingan Algoritma Apriori Dan Algoritma Eclat Dalam Menentukan Pola Peminjaman Buku Di Perpustakaan Universitas Lancang Kuning," INOVTEK Polbeng - Seri Inform., vol. 3, no. 2, p. 118, 2018.
- [11] Sasudarsono, A. Wijaya, and A. Andri, "Perbandingan Algoritma Eclat Dan Fp-Growth Pada Penjualan Barang (Studi Kasus: Minimarket 212 Mart Veteran Utama)," Bina Darma Conf. Comput. Sci., vol. 1, no. 1, pp. 208–217, 2019.
- [12] A.R. Mwakigonja, "The Doctor of Medicine curriculum review at the School of Medicine, Muhimbili University of Health and Allied Sciences, Dar es Salaam, Tanzania: A tracer study report from 2009," BMC Med. Educ., vol. 16, no. 1, pp. 1–15, 2016.
- [13] P. Dash, S. Pattnaik, and B. Rath, "Knowledge discovery in databases (KDD) as tools for developing customer relationship management as external uncertain environment: A case study with reference to state bank of India," *Indian J. Sci. Technol.*, vol. 9, no. 4, 2016.
- [14] A Tumanggor and P. S. Hasugian, "Penerapan Data Mining Untuk Memprediksi Tingkat Kemampuan Anak Dalam Mengikuti Mata Pelajaran Dengan Metode C4. 5 Pada SDN 105351 Bakaran Batu," J. Nas. Komputasi dan Teknol. Inf., vol. 4, no. 1, pp. 57-63, 2021.
- [15] M. Fauzy, K. R. Saleh W, and I. Asror, "Penerapan Metode Association Rule Menggunakan Algoritma Apriori Pada Simulasi Prediksi Hujan Wilayah Kota Bandung," J. Ilm. Teknol. Inf. Terap., vol. II, no. 2, pp. 221–227, 2016.
- [16] McKaur, U. Garg, and S. Kaur, "Advanced eclat algorithm for frequent itemsets generation," Int. J. Appl. Eng. Res., vol. 10, no. 9, pp. 23263–23279, 2015.

