

SKRIPSI

DATA MINING HISTORI PENCARIAN RUTE ANGKOT



JOVAN GUNAWAN

NPM: 2011730029

**PROGRAM STUDI TEKNIK INFORMATIKA
FAKULTAS TEKNOLOGI INFORMASI DAN SAINS
UNIVERSITAS KATOLIK PARAHYANGAN**

2014

DAFTAR ISI

DAFTAR ISI	iii
DAFTAR GAMBAR	iv
DAFTAR TABEL	v
1 PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Perumusan Masalah	2
1.3 Tujuan	2
1.4 Batasan Masalah	2
1.5 Metodologi Penelitian	2
1.6 Sistematika Pembahasan	2
2 LANDASAN TEORI	5
2.1 <i>Data Mining</i>	5
2.1.1 <i>Data Cleaning</i>	6
2.1.2 <i>Data Integration</i>	7
2.1.3 <i>Data Selection</i>	7
2.1.4 <i>Data Transformation</i>	8
2.1.5 <i>Data Mining</i>	9
2.1.6 <i>Pattern Evaluation</i>	18
2.1.7 <i>Knowledge Presentation</i>	18
2.2 Log Histori KIRI	18
2.3 Haversine Formula	20
2.4 Waka	20
3 ANALISA	41
3.1 Analisis Data	41
3.1.1 Data Cleaning	41
3.1.2 Data Integration	41
3.1.3 <i>Data Selection</i>	41
3.1.4 <i>Data Transformation</i>	42
3.2 Analisis Perangkat Lunak	46
3.2.1 Diagram Use Case Perangkat Lunak <i>Data Mining Log Histori KIRI</i>	48
3.2.2 Diagram kelas Perangkat Lunak <i>Data Mining Log Histori KIRI</i>	50
DAFTAR REFERENSI	51
A 100 DATA PERTAMA DARI <i>log</i> HISTORI KIRI	53

DAFTAR GAMBAR

2.1	Tahap <i>Data Mining</i>	5
2.2	Tahap <i>data classification</i>	11
2.3	Contoh <i>decision tree</i>	12
2.4	Jenis-jenis <i>split point</i>	13
2.5	Hasil pohon faktor pada atribut <i>age</i> dari tabel 2.1	16
2.6	Decision Tree Pruned	18
3.1	<i>Classification</i> pada daerah Bandung	45
3.2	Diagram <i>Use Case</i> P-rangkaian Lunak <i>Data Mining Log Histori KIRI</i>	49
3.3	Diagram <i>Class</i> P-rangkaian Lunak <i>Data Mining Log Histori KIRI</i>	50

DAFTAR TABEL

2.1	Tab l m ngandung <i>missing value</i> dan <i>noisy</i>	6
2.2	Contoh training s t	15
3.1	Contoh data <i>log KIRI</i> s t lah <i>data selection</i>	42
3.2	Contoh hasil data transformasi	44
3.3	Contoh hasil data transformasi <i>latitud</i> <i>longitud</i>	46
3.5	Sk nario M lakukan <i>load Data</i>	49
3.6	Sk nario M lakukan <i>Data Mining</i>	49
3.7	Sk nario M milih Algoritma yang Akan Digunakan	49

BAB 1

PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Pertumbuhan teknologi hingga saat ini telah menghasilkan banyak sekali data-data, namun seringkali kali pemilik data hanya menggunakan data tersebut sebagai pelengkap saja. Jika dilihat lebih rinci, sebenarnya jika data tersebut diolah lebih lanjut, dapat menghasilkan sesuatu yang lebih. Salah satu cara mengolah data tersebut adalah dengan menggunakan teknik *data mining*. Dengan menggunakan teknik *data mining* akan lebih mudah menganalisa masalah, pengambilan kesimpulan, bahkan lebih mudah dikonsumsi dalam berbagai jasa atau barang.

Tujuan utama dari *data mining* adalah *knowledge* [1]. *Knowledge* merupakan suatu informasi yang berharga dan dapat dijadikan landasan untuk menganalisa atau membuat kesimpulan. Untuk mendapatkan *knowledge*, dapat dilakukan dengan cara melakukan pencarian *pattern* atau pola yang merupakan salah satu tahap dari *data mining*. Pola inilah yang akan lebih memperlihatkan data manakah yang menarik dan dapat dijadikan *knowledge* yang akan digunakan untuk menganalisa data tersebut.

Pada penelitian *data mining* ini, penulis memiliki data *log* histori KIRI selama 1 bulan. Data tersebut akan diimplementasikan proses *data mining* untuk mendapatkan *pattern* dan *knowledge* yang terkandung pada data *log* KIRI. Data *log* tersebut memiliki 5 *field* untuk setiap *entry* sebagai berikut:

statisticId, primary key dari *entry*

verifier, mengidentifikasi sumber dari pencarian ini

timestamp, waktu ketika pengguna KIRI mencari rute angkot

type, tipe fungsi yang digunakan

additionalInfo, mencatat koordinat awal, koordinat akhir, dan banyak rute yang ditemukan pada pencarian ini

Berdasarkan hal di atas, penulis ingin mendapatkan pola yang menarik dan menghasilkan *knowledge* yang berguna dan dapat dipakai baik untuk KIRI ataupun pemerintah.

1.2 Perumusan Masalah

Dengan mengacu pada uraian diskripsi diatas, maka permasalahan yang dibahas dan diteliti oleh penulis adalah

Bagaimana cara mengolah pola yang diperoleh dari *data log* histori KIRI agar pola menjadi menarik dan bermakna?

Bagaimana membuat perangkat lunak untuk melakukan *data mining* pada *data log* histori?

1.3 Tujuan

Penelitian ini bertujuan untuk

Mencari pola dan informasi yang menarik dari *log histori* KIRI

Perangkat lunak dapat melakukan data mining dari *log histori* KIRI

1.4 Batasan Masalah

Penelitian *data mining* yang diatas akan ditentukan batasan masalah yang diteliti berupa :

Penelitian ini dibatasi hanya pada permasalahan pada penelitian *data mining* pada *data log* KIRI

Data log yang digunakan untuk mining merupakan log satu bulan dari KIRI

1.5 Metode Penelitian

Berikut adalah Metodologi Penelitian yang digunakan :

Melakukan studi literatur tentang algoritma-algoritma yang berkaitan dengan permasalahan *data mining*

Melakukan penelitian *data mining* yang diterapkan pada *log* KIRI

Merancang dan mengimplementasikan algoritma untuk *data mining*

Mengimplementasikan pembangkit pola *data mining*

Melakukan pengujian dan kesimpulan

1.6 Sistematika Pembahasan

Sistematika pembahasan dalam penelitian ini adalah:

BAB 1: Pendahuluan, berisi latar belakang dari penelitian ini, rumusan masalah yang timbul, tujuan yang ingin dicapai, ruang lingkup atau batasan masalah dari penelitian ini, serta metodologi penelitian yang akan digunakan dan sistematika pembahasan dari penelitian ini

BAB 2: Landasan Teori, teori dasar teori mengenai *data mining*, *data cleaning*, *data integration*, *data selection*, *data transform*, *decision tree*, *pattern evaluation*, *knowledge presentation* dan *log* histori KIRI

BAB 3: Teori analisa dasar teori yang akan digunakan, analisa data serta tahap *preprocessing* data yang akan digunakan, serta analisa merancang aplikasi *data mining log* histori KIRI beserta diagram *use case*, skenario, dan diagram kelas

BAB 4: Teori perancangan dari aplikasi *data mining log* histori KIRI yang akan dibangun

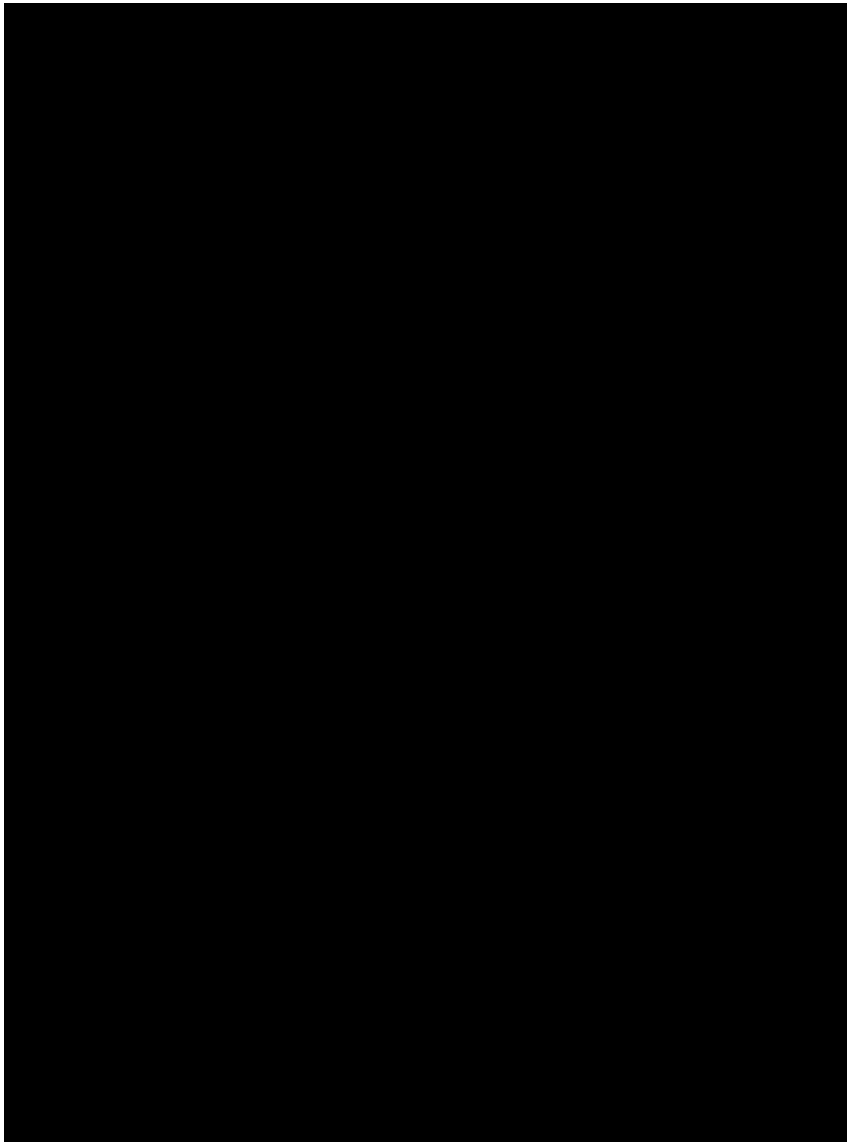
BAB 5: Teori hasil yang diperoleh dan kesimpulan dari penelitian *data mining log* histori KIRI

BAB 2

LANDASAN TEORI

2.1 *Data Mining*

Data mining merupakan proses yang dilakukan pengambilan inti sari atau penggalan *knowledge* dari data yang besar dan merupakan salah satu langkah dari *knowledge discovery*.



Gambar 2.1: Tahap *Data Mining*, [1]

Murut [1], *knowledge discovery* dapat dibagi menjadi 7 tahap (gambar 2.1):

1. *Data cleaning*
2. *Data integration*
3. *Data selection*
4. *Data transformation*
5. *Data mining*
6. *Pattern Evaluation*
7. *Knowledge presentation*

Tahap pertama hingga keempat merupakan bagian dari *data preprocessing*, dimana data-data disiapkan untuk dilakukan pengalihan data. Tahap *data mining* merupakan tahap dimana dilakukan pengalihan data. Tahap kelima merupakan tahap pencarian pola yang merupakan *knowledge*. Sedangkan tahap terakhir merupakan visualisasi dan representasi dari *knowledge* yang sudah diperoleh dari tahap sebelumnya.

2.1.1 Data Cleaning

Data cleaning merupakan tahap *data mining* untuk menghilangkan *missing value* dan *noisy data*. Pada umumnya, data yang diperoleh dari database terdapat nilai yang tidak sempurna seperti nilai yang hilang, nilai yang tidak valid atau salah ketik. Atribut dari suatu database yang tidak relevan atau redundansi bisa diatasi dengan menghapus atribut tersebut. Contoh studi data yang memiliki *missing value* dan *noisy data* dapat dilihat pada tabel 2.1

Tabel 2.1: Tabel mengandung *missing value* dan *noisy*

IdPenjualan	NamaBarang	Costumer	Harga	BanyakBarang
1	Mous	Elvin	45000	2
2	Keyboard	Allira	-35000	1
3	Monitor		225000	1

Dapat dilihat, pada idPenjualan 2, harga dari keyboard adalah -35000, itu merupakan *noisy* karena tidak mungkin nilai harga suatu barang dibawah 0. Pada idPenjualan 3, kolom *costumer* tidak memiliki nilai, dan itu merupakan *missing value*.

Missing Values

Missing values akan mengganggu proses *data mining* pada komputer dan dapat menghasilkan nilai akhir yang tidak sesuai. Terdapat beberapa teknik untuk mengatasi *missing values* yaitu

- Membuang tuple yang mengandung nilai yang hilang
- Mengisi nilai yang hilang secara manual
- Mengisi nilai yang hilang dengan menggunakan nilai konstan yang bersifat umum
- Menggunakan nilai rata-rata dari suatu atribut untuk mengisi nilai yang hilang

Noisy Data

Noisy data merupakan nilai yang berasal dari error atau tidak valid. *Noisy data* dapat dihilangkan dengan menggunakan teknik *smoothing*. Terdapat 3 metode untuk menghilangkan *noisy data* yaitu

Binning, merupakan metode pengisian data sesuai dengan proses yang dilakukan pada data tersebut

Regression, merupakan metode yang mencari nilai persamaan atribut untuk memperkirakan suatu nilai

Clustering, merupakan metode pengelompokan dimana ditemukan *outliers* yang dapat dibuang

2.1.2 Data Integration

Data integration merupakan tahap menggabungkan data dari berbagai sumber. Sumber tersebut bisa termasuk ke dalam *database*, *data cubes*, atau bahkan *flat data*. *Data cube* merupakan teknik pengambilan data-data dari *data warehouse* dan dilakukan operasi agregasi sesuai dengan kondisi tertentu (contoh, penjumlahan total penjualan per tahun dari 2005-2010). Sedangkan *flat data* merupakan data yang disimpan dengan cara apapun untuk mempersempit database model pada sebuah data baik berupa *plain text file* maupun *binary file*.

Tahap ini harus dilakukan secara teliti terutama ketika dalam memasukkan nilai-nilai yang berasal dari sumber yang berbeda. Pada tahap ini, perlu dilakukan identifikasi data apakah data tersebut dapat diturunkan atau tidak agar data yang diperoleh tidak terlewat. *Data integration* yang baik merupakan integrasi yang dapat memaksimalkan kepatatan dan meningkatkan akurasi dari proses *data mining*. Contoh studi kasus dari *data integration*, jika suatu perusahaan memiliki dua pabrik dengan *database* lokal pada masing-masing pabrik, jika akan dilakukan *data mining* pada kedua *database* tersebut, maka kedua *database* akan digabung dan perlu diperhatikan serta diperbaiki nilai-nilai seperti *primary key*, atribut, dan lain-lain agar tidak terjadi *error* pada *database* yang sudah digabung. Proses dari penggabungan hingga perbaikan nilai-nilai pada kedua database tersebut adalah proses *data integration*.

2.1.3 Data Selection

Proses dimana data-data yang relevan dengan analisis akan diambil dari database dan data yang tidak relevan akan dibuang. Sebagai contoh kasus, jika akan dilakukan analisis mengenai nilai mahasiswa pada tabel nilai yang memiliki atribut sebagai berikut:

NPM Mahasiswa

Nama Mahasiswa

Jenis Kelamin

Alamat

MataKuliah

NilaiART

NilaiUTS

NilaiUAS

Maka, atribut yang berpotensi diambil adalah MataKuliah, NilaiART, NilaiUTS, NilaiUAS, sedangkan atribut yang akan dibuang adalah NPMMahasiswa, NamaMahasiswa, JenisKlamin, dan Alamat karena tidak terdapat hubungan dengan analisa.

2.1.4 Data Transformation

Data transformation merupakan tahap pengubahan data agar siap dilakukan proses *data mining*. *Data transformation* bisa melibatkan:

Smoothing, proses untuk membuang *noise* seperti yang dilakukan pada tahap *data cleaning*

Aggregation, proses mengganti nilai-nilai menjadi suatu nilai yang dapat mewakili nilai sebelumnya

Generalization, proses dimana membuat suatu nilai yang bersifat khusus menjadi nilai yang bersifat umum

Normalization, proses dimana suatu nilai dapat diubah skalanya menjadi nilai yang lebih kecil dan spesifik

Attribute construction, proses membuat atribut baru yang berasal dari beberapa atribut untuk membantu proses *data mining*

Smoothing

Smoothing merupakan bagian dari *data cleaning* untuk menghilangkan *noise* pada database. Teknik dari *smoothing* adalah *binning*, *regression*, dan *clustering*. Penjelasan teknik *smoothing* dapat dilihat pada 2.1.1, bagian *noisy data*.

Aggregation

Aggregation, dimana suatu kesimpulan atau hasil dari *aggregation operation* yang disimpan dalam database. Contoh studi kasus, jika terdapat suatu database dari toko A, kita dapat menggunakan operasi *aggregation* untuk mencari total pendapatan dengan rentang hari tertentu.

Generalization

generalization, dimana suatu data yang memiliki nilai *primitive* atau *low level* diubah menjadi *high level* dengan menggunakan konsep hirarki. Contoh studi kasus, nilai pada atribut umur dapat dikelompokkan menjadi muda, dewasa, tua.

Normalization

Atribut dapat dinormalisasi dengan memberi skala pada nilainya sehingga nilai tersebut menjadi suatu range yang lebih spesifik dan kecil seperti 0,0 sampai 1,0. Dua teknik normalisasi yaitu, *min-max normalization* dan *z-score normalization*. *Min-max normalization* akan mengubah semua nilai menjadi nilai dengan skala tertentu. Dengan menggunakan rumus

$$\nu' = \frac{\nu - \min_A}{\max_A - \min_A}(\text{newMax}_A - \text{newMin}_A) + \text{newMin}_A$$

Contoh kasus, misalkan nilai minimum dan maximum dari suatu pendapatan adalah 12.000 dan 98.000, akan diubah menjadi berskala antara 0,0 sampai 1,0. Jika ada nilai pendapatan yang baru, yaitu 73.600, maka akan menjadi

$$\frac{73.600 - 12.000}{98.000 - 12.000}(1,0 - 0) + 0 = 0,716$$

z-score normalization merupakan normalisasi berdasarkan nilai rata-rata dan standar deviasi dari nilai-nilai atribut dengan cara

$$\nu' = \frac{\nu - \bar{A}}{\sigma_A}$$

Contoh kasus, misal nilai rata-rata dan standar deviasi dari nilai-nilai atribut pendapatan adalah 54.000 dan 16.000. Dengan *z-score*, jika ada nilai pendapatan baru yaitu 73600, maka akan diubah menjadi

$$\frac{73.600 - 54.000}{16.000} = 1,225$$

Attribute Construction

Attribute Construction merupakan teknik menambahkan atribut baru yang berdasarkan dari atribut yang sudah ada guna menambah akurasi. Contoh kasus, dibuat atribut baru bernama *arab* berdasarkan atribut *panjang* dan *lebar*.

2.1.5 Data Mining

Pada tahap ini, akan dilakukan proses *data mining* dengan menggunakan input data yang sudah diproses pada tahap sebelumnya (*data cleaning*, *data selection*, *data integration*, dan *data transformation*).

Classification and Prediction

Classification merupakan model yang dibangun untuk memprediksi label kategori, seperti "baik", "cukup", dan "buruk" dalam sistem penilaian sikap orang siswa atau "mini bus", "bus", atau "s dan" dalam kategori tip mobil. Kategori tersebut dapat diprediksikan dengan menggunakan nilai diskrit. Nilai diskrit merupakan nilai yang terpisah dan berda, seperti 1 atau 5. Kategori yang diprediksikan oleh nilai diskrit maka akan menjadi nilai yang teratur dan

tidak memiliki arti, seperti 1,2,3 untuk merepresentasikan kategori tip mobil "mini bus", "bus", dan "s dan".

Prediction merupakan model yang dibangun untuk memprediksi nilai kontinu atau *ordered value*. *Ordered value* merupakan nilai yang terurut dan berurutan. Contoh studi kasus untuk model *prediction* adalah seorang marketing ingin memprediksi seberapa banyak konsumen yang akan membeli di sebuah toko dalam waktu satu bulan. Model tersebut disebut *predictor*. *Regression Analysis*, merupakan metodologi statistik yang digunakan untuk *numeric prediction*. *Classification* dan *numeric prediction* merupakan dua jenis utama dalam masalah prediksi.

Data Classification merupakan proses untuk melakukan klasifikasi. *Data classification* memiliki dua tahap proses, yaitu *learning step* dan tahap klasifikasi seperti pada ilustrasi di gambar 2.2. *Learning step* merupakan langkah pembelajaran, di mana algoritma klasifikasi membangun *classification rules* (yang berisi syarat atau aturan sebuah nilai masuk ke dalam kategori tertentu) dengan cara menganalisis *training set* yang merupakan *database tuple*. Karena pembuatan *classification rules* menggunakan *training set*, yang dikenal juga sebagai *supervised learning*. Pada tahap kedua, dilakukan proses klasifikasi nilai berdasarkan *classification rules* yang sudah dibangun dari tahap pertama.

Decision Tree

Salah satu cara pembuatan *classification rules* pada *Data Classification* adalah dengan membuat *decision tree* (pohon keputusan). *Decision tree* merupakan *flowchart* yang berbentuk pohon, dimana setiap node internal (*nonleaf node*) merupakan hasil test dari atribut, setiap cabang merepresentasikan output dari test, dan setiap node daun memiliki *class label*. Bagian paling atas dari pohon disebut *root node*. Contoh studi kasus, pohon keputusan untuk menentukan apakah seorang konsumen akan membeli komputer atau tidak (ilustrasi pohon keputusan pada gambar 2.3)

Decision Tree Induction *Decision tree induction* merupakan pelatihan pohon keputusan dari tuple pelatihan kelas label. Terdapat beberapa teknik untuk membuat *decision tree* dua diantaranya adalah ID3 dan C4.5. ID3 merupakan teknik pembuatan *decision tree* dengan memanfaatkan *entropy* dan *gain info* untuk menentukan atribut yang terbaik untuk node pada *decision tree*. Sedangkan C4.5 merupakan teknik lanjutan dari ID3 yang menggunakan *gain ratio* untuk melakukan pengujian pada nilai *gain info*. Kedua teknik tersebut menggunakan pendekatan *greedy* yang merupakan *decision tree* yang dibangun secara *top-down recursive divide and conquer*. Algoritma yang dipelajari secara umum sama, hanya berbeda pada *attribute_selection_method*. Berikut algoritma untuk membuat pohon keputusan dari suatu tuple pelatihan.

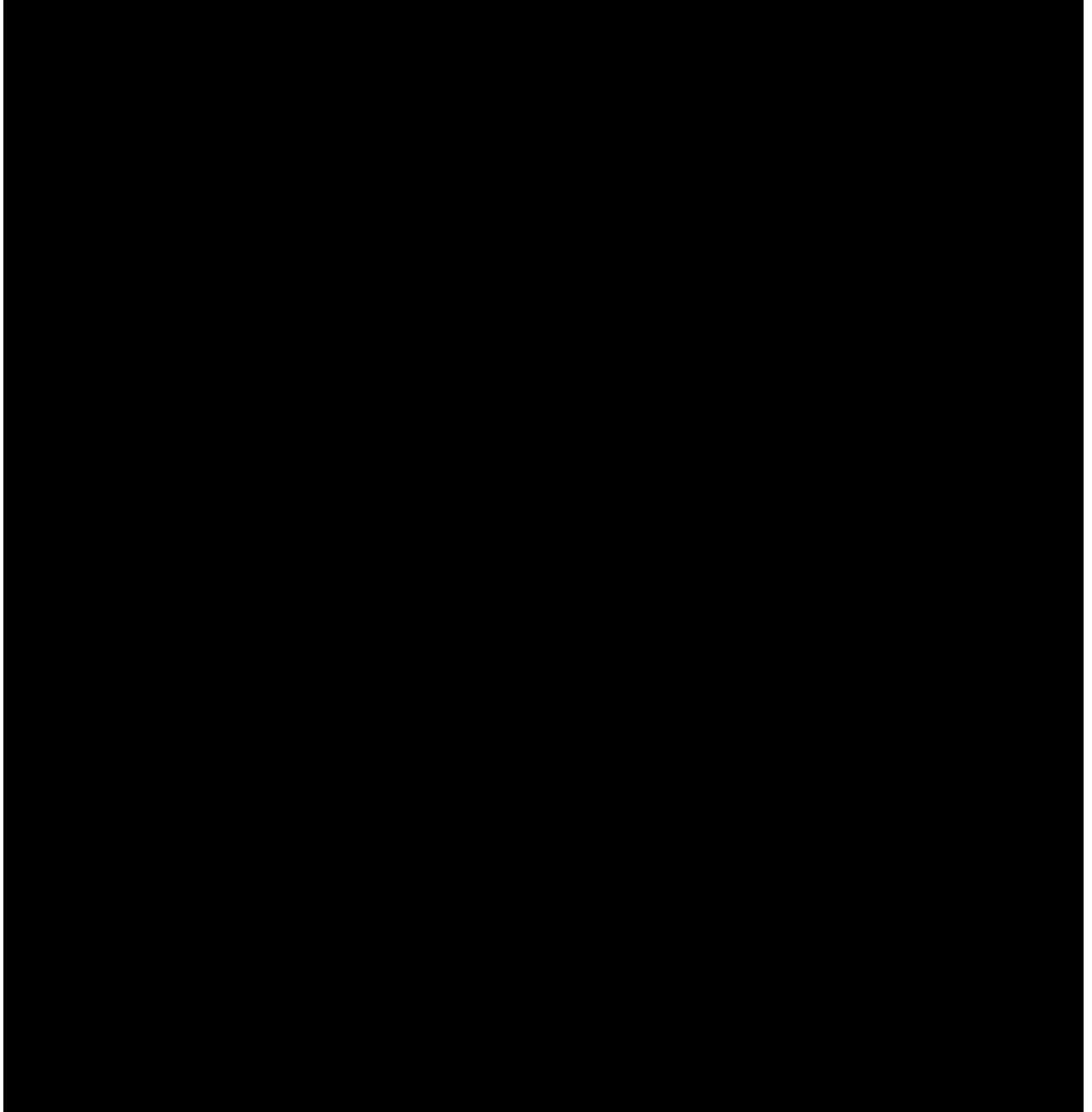
Require: Partisi data, D , merupakan subset data pelatihan dan kelas label

Require: *attribute_list*, merupakan subset dari atribut kandidat

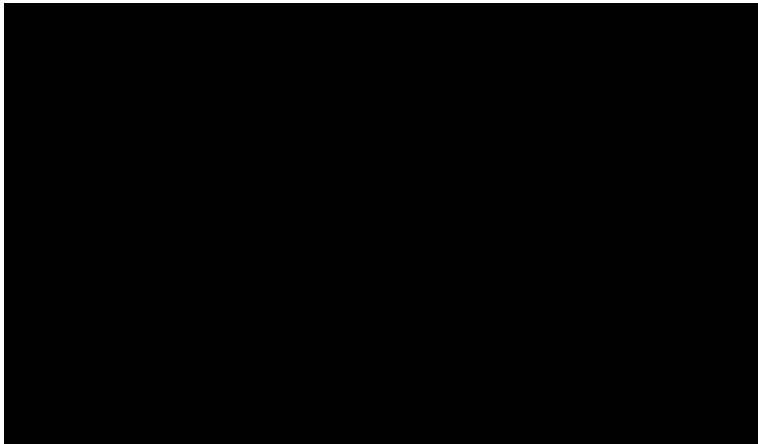
Require: *Attribute_selection_method*, prosedur untuk menentukan *splitting criterion*. Pada input ini, terdapat juga data *splitting_attribute* dan mungkin salah satu dari *split point* atau *splitting subset*

Ensure: Pohon keputusan

- 1: Membuat node N ;
- 2: **if** tuple pada D merupakan kelas yang sama, C **then**



Gambar 2.2: Tahap *data classification*, [1]

Gambar 2.3: Contoh *decision tree*, [1]

```

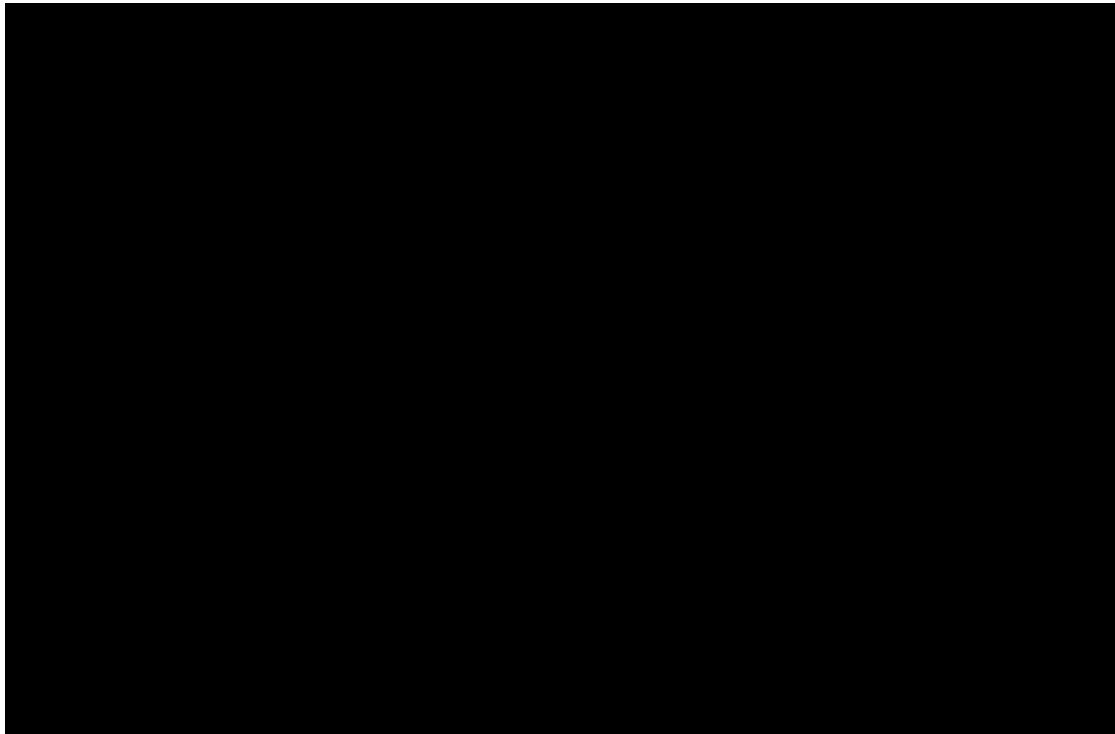
3:  return N s sebagai nod daun d ngan lab l k las C;
4: end if
5: if atribut _list tidak ada nilai atau kosong then
6:  return N s sebagai nod daun d ngan lab l k las yang t rpaling banyak pada D; {majority
    voting}
7: end if
8: m manggil m thod Atribut _s l ction_m thod(D, atribut _list) untuk m ncari nilai t rbaik
    splitting_crit rion;
9: m namakan nod N d ngan splitting_crit rion;
10: if splitting_atribut m merupakan nilai discr t and multiway splits diizinkan then
11:  atribut _list atribut _list - splitting_atribut ; {m nghapus splitting_atribut }
12: end if
13: for all hasil j dari splitting_crit rion do
14:  Dj m merupakan himpunan data tup l D yang s suai d ngan j;
15:  if Dj tidak ada nilai atau kosong then
16:    m lampirkan daun yang dib ri lab l d ngan k las mayoritas di D k nod N;
17:  else
18:    m lampirkan nod yang dik mbalikan ol h g n rat _d cision_tr (Dj, atribut _list) k
        nod N;
19:  end if
20: end for
21: return N;

```

Pohon k putusan akan dimulai d ngan satu nod , yaitu N, m r pr s ntasikan tupl p latihan pada D (baris 1)

Jika tupl di D m miliki k las yang sama s mua, maka nod N akan m njadi daun dan dib ri lab l dari k las t rs but (baris 2 sampai 4). P rlu dik tahui bahwa baris 5 sampai 7 akan m ngakhiri kondisi.

Jika tupl di D ada k las yang b rb da, maka algoritma akan m manggil *attribute_selection_method* untuk m n ntukan *splitting criterion*. *Splitting criterion* akan m n ntukan atribut pada nod N yang

Gambar 2.4: Jenis-jenis *split point*, [1]

merupakan nilai terbaik untuk memilih nilai atribut pada tuple k dalam kelas masing-masing. (baris 8)

Nodus N akan diisi dengan hasil dari *splitting criterion* (baris 9). Kemudian kriteria tersebut agak dibutuhkan cabangnya masing-masing sesuai pada baris 13 dan 14. Terdapat tiga kemungkinan untuk kriteria jika A merupakan *splitting_attribute* yang memiliki nilai unik seperti $\{a_1, a_2, \dots, a_v\}$ seperti pada gambar 2.4, yaitu,

1. *Discrete valued*: cabang yang dihasilkan memiliki kelas dengan nilai diskrit. Karena kelas yang dihasilkan diskrit dan hanya memiliki nilai yang sama pada cabang tersebut, maka *attribut_list* akan dihapus (baris 10 sampai 12)
2. *Continuous values*: cabang yang dihasilkan memiliki jarak nilai untuk memenuhi suatu kondisi (contoh: $A \leq \text{split_point}$), dimana nilai *split_point* adalah nilai pembagi yang dikembalikan oleh *attribute_selection_method*
3. *Discrete valued and a binary tree*: cabang yang dihasilkan adalah dua berupa nilai iya atau tidak dari "apakah A anggota S_a ", dimana S_a merupakan subset dari A , yang dikembalikan oleh *Attribute_selection_method*

Kemudian, akan dipanggil kembali algoritma *decision tree* untuk setiap nilai hasil pembagian pada tuple D_j (baris 18).

Rumus tersebut akan menghasilkan salah satu dari kondisi tersebut, yaitu

1. Semua tuple pada partisi D merupakan bagian dari kelas yang sama.

2. Sudah tidak ada atribut yang dapat dilakukan pembagian lagi (dilakukan pada baris 4). Disini, akan dilakukan *majority voting* (baris 6) yang akan menghasilkan node N menjadi *leaf* dan diberi label dengan kelas yang terbanyak pada D .
3. Sudah tidak ada tuple yang dapat diberi cabang, D_j sudah kosong (baris 15) dan *leaf* akan dibuat dengan *majority class* pada D (baris 16).

Pada baris 21, akan dikembalikan nilai *decision tree* yang telah dibuat.

subsubsection *Attribute Selection Measure*

Attribute Selection Measure merupakan suatu hirarki untuk pemilihan *splitting criterion* yang terbaik yang memisah partisi data (D), tuple pelatihan kelas-label dalam kelas masing-masing. *Attribute Selection Measure* menyediaan peringkat untuk setiap atribut pada training tuple. Jika *splitting criterion* merupakan nilai *continuous* atau *binary trees*, maka nilai *split point* dan *splitting subset* harus ditentukan sebagai bagian dari *splitting criterion*. Contoh dari *attribute selection measure* adalah *information gain*, *gain ratio*, dan *gini index*.

Notasi yang digunakan adalah sebagai berikut. D merupakan data partisi, setiap pelatihan dari *class-labeled* tuple. Jika label kelas atribut memiliki m nilai yang berbeda yang mendefinisikan kelas yang berbeda, C_i (for $i=1, \dots, m$). $C_{i,d}$ menjadi kelas tuple dari C_i di D . $|D|$ dan $|C_{i,d}|$ merupakan banyak tuple pada D dan $C_{i,d}$.

ID3

ID3 merupakan teknik untuk membuat *decision tree* dengan menggunakan *information gain* sebagai *attribute selection measure* untuk memilih atribut. Cara ID3 mendapatkan *information gain* dengan menggunakan *entropy*. *Entropy* adalah ukuran *impurity* dari suatu data. Cara mendapatkan nilai *entropy* adalah

$$Info(D) = - \sum_{i=1}^m p_i \log_2(p_i)$$

Dimana p_i merupakan probabilitas tuple pada D terhadap class C_i , dapat diperoleh dengan $|C_{i,d}|/|D|$. $Info(D)$ merupakan nilai rata-rata *entropy* dari suatu label kelas pada tuple D . Untuk mengetahui atribut mana yang paling baik untuk dijadikan *splitting attribute*, adalah dengan cara menghitung nilai *entropy* dari suatu atribut kemudian disisihkan dengan nilai *entropy* dari D . Jika pada tuple D , memiliki atribut A dengan v nilai yang berbeda, maka menghitung *entropy* dari suatu atribut adalah

$$Info_A(D) = \sum_{j=1}^v \frac{|D_j|}{|D|} Info(D_j)$$

$|D_j|/|D|$ merupakan angka yang menghitung bobot dari suatu partisi. Semakin kecil nilai dari $Info_A(D)$, maka atribut tersebut masih memerlukan informasi, semakin besar nilai $Info_A(D)$, semakin tinggi pula tingkat *pure* dari suatu partisi.

Sehingga mendapatkan nilai $Info(D)$ dan $Info_A(D)$, *information gain* dapat diperoleh dari selisih nilai $Info(D)$ dan $Info_A(D)$

$$Gain(A) = Info(D) - Info_A(D)$$

contoh kasus untuk ID3, dalam pencarian *information gain*

Tab 1 2.2: Contoh training set

RID	umur	p ndapatan	siswa	r siko_kr dit	Class: m mb li_komput r
1	muda	tinggi	tidak	cukup	tidak
2	muda	tinggi	tidak	baik	tidak
3	r maja	tinggi	tidak	cukup	ya
4	d wasa	s dang	tidak	cukup	ya
5	d wasa	r ndah	ya	cukup	ya
6	d wasa	r ndah	ya	baik	tidak
7	r maja	r ndah	ya	baik	ya
8	muda	s dang	tidak	cukup	tidak
9	muda	r ndah	ya	cukup	ya
10	d wasa	s dang	ya	cukup	ya
11	muda	s dang	ya	baik	ya
12	r maja	s dang	tidak	baik	ya
13	r maja	tinggi	ya	cukup	ya
14	d wasa	s dang	tidak	baik	tidak

Pada tab 1 2.2, t rdatat *training set*, D. Atribut k las lab l m merupakan dua nilai yang b rb da yaitu ya dan tidak, maka dari itu, nilai $m = 2$. C_1 diisi d ngan k las lab l b rnilai ya, s dangkan C_2 diisi d ngan k las lab l b rnilai tidak. T rdatat s mbilan tupl atribut k las lab l d ngan nilai ya dan lima tupl d ngan nilai tidak. Untuk dapat m n ntukan *splitting criterion*, *information gain* harus dihitung untuk s tiap atribut t rl bih dahulu. P rhitungan *entropy* untuk D adalah

$$Info(D) = \frac{9}{14} \log_2\left(\frac{9}{14}\right) + \frac{5}{14} \log_2\left(\frac{5}{14}\right) = 0.940bits$$

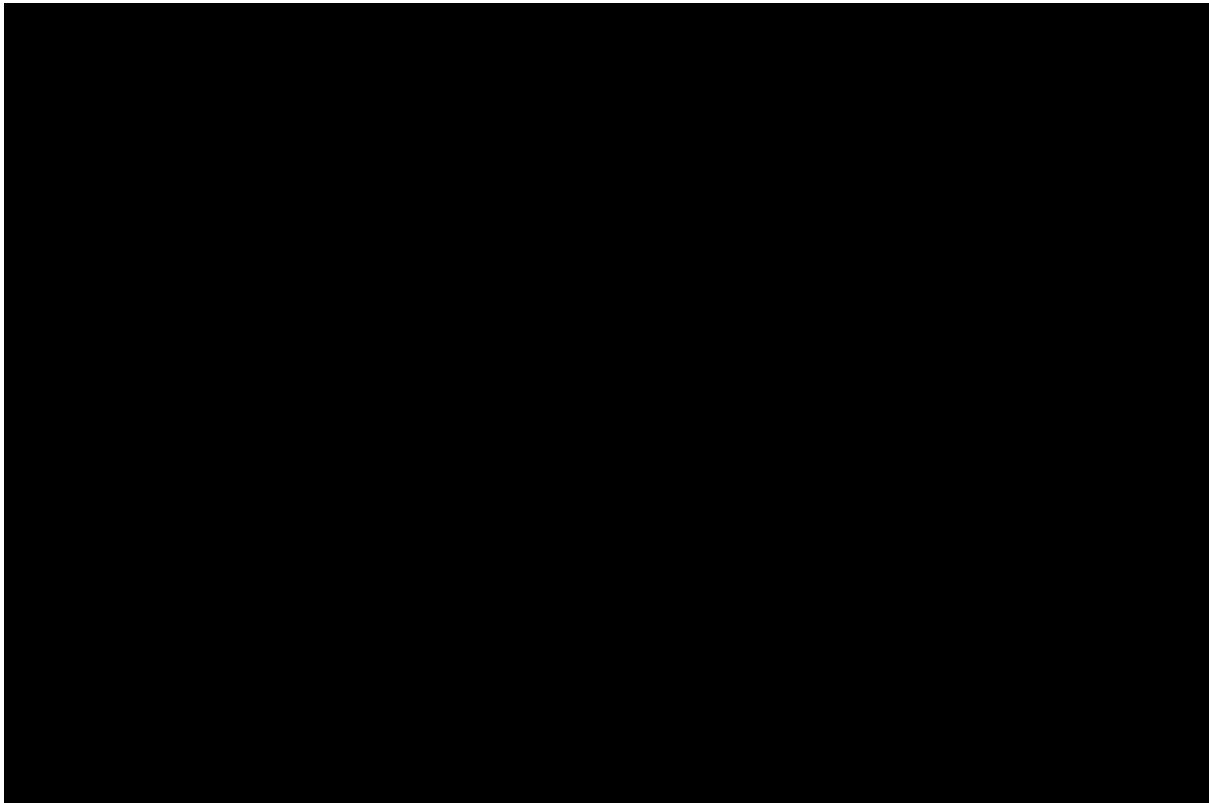
S t lah dip rol h nilai *entropy* dari D, k mudian akan dihitung nilai *entropy* atribut dimulai dari atribut umur. Pada kat gori muda, t rdatat dua tupl d ngan k las ya dan tiga tupl d ngan k las tidak. Untuk kat gori r maja, t rdatat mpat tupl d ngan k las ya dan nol tupl d ngan k las tidak. Pada kat gori d wasa, t rdatat tiga d ngan k las ya dan dua d ngan k las tidak. P rhitungan nilai *entropy* atribut umur t rhadap D s bagai b rikut

$$Info_{umur}(D) = \frac{5}{14} \left(\frac{2}{5} \log_2 \frac{2}{5} + \frac{3}{5} \log_2 \frac{3}{5} \right) + \frac{4}{14} \left(\frac{4}{4} \log_2 \frac{4}{4} + \frac{0}{4} \log_2 \frac{0}{4} \right) + \frac{5}{14} \left(\frac{3}{5} \log_2 \frac{3}{5} + \frac{2}{5} \log_2 \frac{2}{5} \right) = 0.694bits$$

S t lah m ndapatkan *entropy* dari atribut umur, maka nilai *gain information* dari atribut umur adalah

$$Gain_{(umur)} = Info(D) - Info_{age}(D) = 0.940 - 0.694 = 0.246bits$$

D ngan m lakukan hal yang sama, dapat dip rol h nilai *gain* untuk atribut p ndapatan adalah 0.029 bits, untuk nilai *gain*(siswa) adalah 0.151 bits, dan *gain*(r siko_kr dit) = 0.048 bits. Kar na



Gambar 2.5: Hasil cabang dari atribut *age*, [1]

nilai *gain* dari atribut umur merupakan nilai terbesar diantara semua atribut, maka atribut umur dipilih menjadi *splitting attribute*. Setelah ditentukan, node N akan membagi cabang berdasarkan nilai dari atribut umur seperti pada gambar 2.5.

Untuk atribut yang merupakan nilai *continuous*, harus dicari nilai *split point* untuk A. Nilai-nilai dari dua angka yang bersebelahan dapat diambil nilai tengahnya untuk dijadikan *split-point*. Jika terdapat v nilai yang berbedanya dari A, maka akan terdapat $v-1$ kemungkinan *split point*. Kemudian nilai *split point* akan dijadikan sebagai nilai pembagian, sebagai contoh: $A \leq \text{split-point}$ merupakan cabang pertama, dan $A > \text{split-point}$ merupakan cabang kedua.

C4.5

Information gain akan memiliki nilai yang baik jika suatu atribut memiliki banyak nilai yang berbeda, namun hal itu tidak selalu bagus. Sebagai contoh kasus, jika nilai id suatu tabel yang memiliki nilai unik, maka akan terdapat banyak sekali cabang. Namun setiap cabang hanya akan berisi satu tuple dan bersifat *pure*, maka nilai *entropy* yang dihasilkan adalah 0. Oleh karena itu, informasi yang diperoleh pada atribut ini akan bernilai maksimum namun tidak akan berguna untuk *classification* [1]. Selain itu, ID3 dapat menghasilkan *decision tree* yang المفر diksi secara berlebihan (*overestimated*) atau disebut juga *overfitting*. Hal ini dikarenakan pohon yang dihasilkan terlalu detail sehingga data input memiliki hasil prediksi yang pasti.

C4.5 merupakan teknik lanjutan dari ID3, yang menggunakan *gain ratio* sebagai *attribute selection measure* untuk memilih atribut. Kemudian, C4.5 melakukan *tree pruning* untuk menghindari *overfitting*.

C4.5, menggunakan nilai tambahan dari *information gain* yaitu *gain ratio*, yang dapat mengatasi permasalahan *information gain* tentang nilai yang banyak namun tidak baik untuk *classification*. C4.5 melakukan teknik normalisasi terhadap *gain information* dengan menggunakan *split information* yang memiliki rumus sebagai berikut:

$$SplitInfo_A(D) = - \sum_{j=1}^v \frac{|D_{Aj}|}{|D|} \log_2 \left(\frac{|D_{Aj}|}{|D|} \right)$$

Dimana $|D|$ merupakan banyak data dan $|D_{Aj}|$ merupakan banyak data suatu nilai pada atribut. Setelah mendapatkan nilai *split info* dari suatu atribut, dapat diperoleh nilai *gain ratio* dengan rumus sebagai berikut:

$$GainRatio(A) = \frac{Gain(A)}{SplitInfo(A)}$$

Nilai dari *gain ratio* tersebut yang akan dipilih. Perlu diketahui [1] jika nilai hasil mendekati 0, maka ratio menjadi tidak stabil, oleh karena itu, *gain information* yang dipilih harus sebesar, minimal sama besarnya dengan nilai rata-rata dari semua test yang diperiksa.

Contoh studi kasus, akan dilakukan perhitungan *gain ratio* dengan menggunakan training set pada tabel 2.2. Dapat dilihat pada atribut pendapatan memiliki tiga partisi yaitu rendah, sedang, dan tinggi. Terdapat empat tuple dengan nilai rendah, enam tuple dengan nilai sedang, dan empat tuple dengan nilai tinggi. Untuk menghitung *gain ratio*, perlu dihitung nilai *split information* terlebih dahulu dengan cara:

$$SplitInfo_A(D) = - \frac{4}{14} \log_2 \left(\frac{4}{14} \right) - \frac{6}{14} \log_2 \left(\frac{6}{14} \right) - \frac{4}{14} \log_2 \left(\frac{4}{14} \right)$$

$$SplitInfo_A(pendapatan) = 0.926bits$$

Jika nilai *gain information* dari *income* adalah 0.029, maka, dapat diperoleh *gain ratio* dari pendapatan adalah

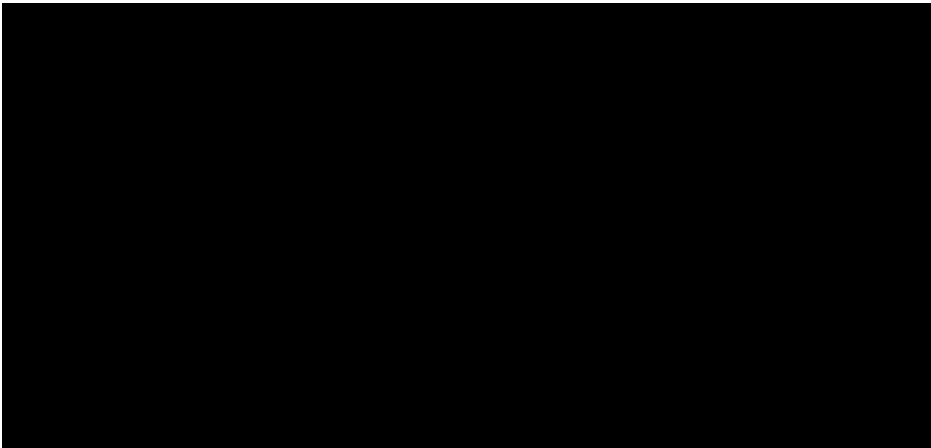
$$GainRatio(pendapatan) = \frac{0.029}{0.926} = 0.031bits$$

Tree Pruning *Tree pruning* merupakan proses pemotongan *decision tree* agar lebih efisien dan tidak terlalu mempengaruhi nilai keputusan yang dihasilkan. *decision tree* yang sudah dipotong akan lebih kecil ukuran pohonnya, tidak sesumit dengan pohon yang asli, namun lebih mudah untuk diproses. *Decision tree* yang sudah dipotong memiliki kemampuan sama seperti patan untuk mengklasifikasikan yang lebih baik [1]. Perbandingan *decision tree* yang sudah dipotong dan belum dapat dilihat pada gambar 2.6.

Terdapat dua pendekatan dalam melakukan *pruning*, yaitu *prepruning* dan *postpruning*.

Pada *prepruning*, pemotongan pohon dilakukan dengan cara menahan dan tidak melanjutkan pembuatan cabang atau partisi dari sebuah node, dan membuat node tersebut menjadi *leaf*.

Pada *postpruning*, pemotongan pohon dilakukan ketika *decision tree* sudah selesai dibangun dengan cara mengubah cabang pohon menjadi *leaf*.



Gambar 2.6: Decision tree yang belum dipotong dan yang sudah dipotong, [1]

2.1.6 *Pattern Evaluation*

Pattern evaluation merupakan tahap mengidentifikasi apakah *pattern* atau pola tertentu menarik dan merepresentasikan *knowledge* berdasarkan beberapa *interestingness measures*. Suatu *pattern* atau pola dapat dinyatakan menarik apabila

- mudah dimengerti oleh manusia
- valid untuk data percobaan maupun data yang baru
- memiliki potensi atau berguna
- merepresentasikan *knowledge*

2.1.7 *Knowledge Presentation*

Knowledge presentation merupakan tahap representasi dan visualisasi terhadap *knowledge* yang merupakan hasil dari *knowledge discovery*.

2.2 Log Histori KIRI

KIRI memiliki log histori yang melakukan pencatatan untuk setiap pengguna ketika menggunakan KIRI. Data log tersebut diprolah dengan cara melakukan wawancara dengan CEO KIRI, yaitu Pascal Alfadian. Data log yang diberikan sudah dalam format `excel`.

Log tersebut memiliki 5 *field* untuk setiap tuple sebagai berikut:

logId, primary key dari tuple

APIKey, mengidentifikasi sumber dari pencarian ini

Timestamp (UTC), waktu ketika pengguna KIRI mencari rutangko menggunakan waktu UTC / GMT

Action, tipe dari log yang dibuat.

AdditionalData, m ncatat data-data yang b rhubungan s suai d ngan nilai atribut *action*

LogId m merupakan *field* d ngan tip data int d ngan batas 6 karakt r yang digunakan s sebagai *primary key* dari tab l t rs but. *LogId* diisi d ngan m nggunakan fungsi *increment integer*. *Increment integer* m merupakan fungsi untuk p ngisian data pada databas d ngan m nambahkan nilai 1 dari nilai yang t rakhir kali diisi. *APIK y* m merupakan *field* d ngan tip data varchar yang digunakan untuk m m riksa p ngguna KIRI k tika m nggunakan KIRI. *Timestamp (UTC)* m merupakan *field* d ngan tip data *timestamp* yang digunakan untuk m ncatat waktu p nggunaan KIRI ol h us r, diisi d ngan m nggunakan fungsi *current time*. *Current time* m merupakan fungsi untuk p ngisian data pada databas d ngan m ngambil waktu pada komput r k tika r cord dibuat. *Action* m merupakan *field* d ngan tip data varchar yang digunakan untuk m m riksa fungsi apa yang dipanggil dari API KIRI. T r dapat b b rapa tip pada *field* ini, yaitu

ADDAPIKEY, *action* yang dicatat k dalam log k tika fungsi p mbuatan *API key* yang baru dipanggil.

FINDROUTE, *action* yang dicatat k tika us r m lakukan p ncarian rut

LOGIN, *action* yang dicatat k tika d v lop rs m lakukan login d ngan m nggunakan *API key*

NEARBYTRANSPORT, *action* yang dicatat k tika us r m ncari transportasi di da rah rut s dang dicari

PAGELOAD, *action* yang dicatat k tika us r m masuki halaman KIRI

REGISTER, *action* yang dicatat k tika d v lop rs m lakukan p ndaftaran pada KIRI *API key*

SEARCHPLACE, *action* yang dicatat k tika us r m manggil fungsi p ncarian lokasi d ngan m nggunakan nama t mpat

WIDGETERROR, m ncatat log t rs but k tika us r m n rima rror dari *widget*

WIDGETLOAD, m ncatat log t rs but k tika us r m ngdownload widg t

AdditionalData, m merupakan *field* d ngan tip data varchar yang digunakan untuk m ncatat informasi yang dibutuhkan s suai d ngan *field action*. Isi dari *additionalData* t rs but untuk s tiap *action* adalah

Jika nilai atribut *action* adalah *ADDAPIKEY*, maka isi nilai dari *additionalData* adalah nilai *API key* yang dihasilkan

Jika nilai atribut *action* adalah *FINDROUTE*, maka isi nilai dari *additionalData* adalah *latitude* dan *longitude* lokasi awal dan tujuan s rta banyak jalur yang dihasilkan dari aplikasi KIRI

Jika nilai atribut *action* adalah *LOGIN*, maka isi nilai dari *additionalData* adalah id dari us r yang m lakukan login s rta status apakah us r b rhasil login atau tidak

Jika nilai atribut *action* adalah *NEARBYTRANSPORT*, maka isi dari *additionalData* adalah *latitude* dan *longitude* dari transportasi t rs but

Jika nilai atribut *action* adalah *PAGeload*, maka isi nilai dari *additionalData* adalah ip dari user

Jika nilai atribut *action* adalah *REGISTER*, maka isi nilai dari *additionalData* adalah alamat mail yang digunakan untuk mendaftarkan dan nama user

Jika nilai atribut *action* adalah *SEARCHPLACE*, maka isi nilai dari *additionalData* adalah nama tempat yang dicari

Jika nilai atribut *action* adalah *WIDGETERROR*, maka isi nilai dari *additionalData* adalah isi pesan dari error yang terjadi

Jika nilai atribut *action* adalah *WIDGETLOAD*, maka isi nilai dari *additionalData* adalah ip dari user yang melakukan download widget

2.3 Haversine Formula

Haversine Formula dapat menghasilkan nilai jarak antar dua titik pada bola dari garis bujur dan garis lintang titik tersebut. Berikut rumus Haversin :

$$a = \sin^2(\Delta\varphi/2) + \cos\varphi_1 \cdot \cos\varphi_2 \cdot \sin^2(\Delta\lambda/2)$$

$$c = 2.a \tan^2\left(\sqrt{\frac{a}{1-a}}\right)$$

$$d = R.c$$

Dimana φ adalah latitud , λ adalah longitud , R adalah radius bumi (radius = 6,371km) dan nilai latitud serta longitud harus dalam radians.

2.4 Weka

Weka merupakan aplikasi berbasis java yang berisi alat-alat untuk melakukan visualisasi dan algoritma untuk data analisis serta pemodelan prediksi. Berikut beberapa kelas yang dimiliki oleh Weka:

Classifier adalah sebuah *interface* yang digunakan sebagai skema untuk prediksi numerik ataupun nominal pada weka. Kelas tersebut memiliki *method* sebagai berikut:

```
void buildClassifier(Instances data)
```

untuk melakukan menghasilkan klasifikasi dengan parameter data pelatihan.

```
double classifyInstance (Instances instance )
```

untuk melakukan klasifikasi dari data dengan parameter contoh data yang akan dilakukan klasifikasi. Method tersebut akan mengembalikan nilai kelas yang sesuai dengan data tersebut.

```
double[] distributionForInstance (Instances instance )
```

untuk membuat diksi keanggotaan ke kelas untuk contoh yang diberikan dengan parameter contoh data yang akan dilakukan klasifikasi dan mengembalikan array yang berisi nilai keanggotaan dari contoh data.

Capabilities()Capabilities()

mengembalikan capabilities dari kelas tersebut.

Instance adalah instance yang mewakili data.

Method:

Attribute attribute (int index)

Mengembalikan atribut dari indeks yang diberikan.

Attribute classAttribute ()

Mengembalikan atribut kelas.

int classIndex()

Mengembalikan indeks atribut kelas itu.

boolean classIsMissing()

Mengcek apakah kelas turunan hilang.

double classValue ()

Mengembalikan nilai kelas contoh sebagai angka floating-point.

Instance datas ()

Mengembalikan datas.

void deleteAttributeAt(int position)

Menghapus atribut pada posisi tertentu.

java.util.Enum ration<Attribute > num rat Attribute s()

Mengembalikan perhitungan semua atribut.

boolean qualHeaders(Instance inst)

Pengujian jika header dari dua contoh yang sama.

java.lang.String qualHeadersMsg(Instance inst)

Memeriksa apakah header dari dua contoh yang sama.

boolean hasMissingValue ()

Apakah sebuah contoh memiliki nilai yang hilang.

int x(int position)

Mengembalikan indeks dari atribut yang tersimpan di posisi tertentu.

```
void ins rtAttribut At(int position)
```

M nyisipkan atribut pada posisi t rt ntu.

```
bool an isMissing(Attribut att)
```

P ngujian jika nilai t rt ntu yang hilang.

```
bool an isMissing(int attInd x)
```

P ngujian jika nilai t rt ntu yang hilang.

```
bool an isMissingSpars (int ind xOfInd x)
```

P ngujian jika nilai t rt ntu yang hilang.

```
Instanc m rg Instanc (Instanc inst)
```

M nggabungkan contoh yang dib rikan dan m ng mbalikan hasilnya.

```
int numAttribut s()
```

M ng mbalikan jumlah atribut.

```
int numClass s()
```

M ng mbalikan jumlah lab l k las.

```
int numValu s()
```

M ng mbalikan jumlah nilai.

```
Instanc s r lationalValu (Attribut att)
```

M ng mbalikan nilai r lasional atribut r lasional.

```
Instanc s r lationalValu (int attInd x)
```

M ng mbalikan nilai r lasional atribut r lasional.

```
void r plac MissingValu s(doubl [] array)
```

M nggantikan s mua nilai yang hilang dalam contoh d ngan nilai-nilai yang t rkandung dalam array yang dib rikan.

```
void s tClassMissing()
```

M n tapkan nilai k las contoh untuk hilang.

```
void s tClassValu (doubl valu )
```

M n tapkan nilai k las turunan d ngan nilai yang dib rikan (format floating-point).

```
void s tClassValu (java.lang.String valu )
```

M n tapkan nilai k las turunan d ngan nilai yang dib rikan.

```
void s tDatas t(Instanc s instanc s)
```

M ngatur r f r nsi datas t.

```
void setMissing(Attribut att)
```

Menghapuskan nilai atribut menjadi hilang.

```
void setMissing(int attIndex)
```

Menghapuskan nilai atribut menjadi hilang.

```
void setValue(Attribut att, double value)
```

Menghapuskan nilai atribut dalam hal untuk nilai yang diberikan (format floating-point).

```
void setValue(Attribut att, java.lang.String value)
```

Menghapuskan nilai atribut nominal atau string ke nilai yang diberikan.

```
void setValue(int attIndex, double value)
```

Menghapuskan nilai atribut untuk nilai yang diberikan (format floating-point).

```
void setValue(int attIndex, java.lang.String value)
```

Menghapuskan nilai atribut nominal atau string ke nilai yang diberikan.

```
void setValueSpars(int indexOffset, double value)
```

Menghapuskan nilai atribut dalam contoh dengan nilai yang diberikan (format floating-point).

```
void setWeight(double weight)
```

Mengatur berat contoh.

```
java.lang.String stringValue(Attribut att)
```

Mengembalikan nilai nominal, string, tanggal, atau atribut relasional untuk contoh sebagai string.

```
java.lang.String stringValue(int attIndex)
```

Mengembalikan nilai nominal, string, tanggal, atau atribut relasional untuk contoh sebagai string.

```
double[] toDoubleArray()
```

Mengembalikan nilai-nilai masing-masing atribut sebagai array ganda.

```
java.lang.String toString(Attribut att)
```

Mengembalikan deskripsi satu nilai dari contoh sebagai string.

```
java.lang.String toString(Attribut att, int afterDecimalPoint)
```

Mengembalikan deskripsi satu nilai dari contoh sebagai string.

```
java.lang.String toString(int attIndex)
```

Mengembalikan deskripsi satu nilai dari contoh sebagai string.

```
java.lang.String toString(int attIndex, int afterDecimalPoint)
```

Mengembalikan deskripsi satu nilai dari contoh sebagai string.

`java.lang.String toStringNoWeight()`

Mengembalikan deskripsi satu contoh (tanpa bobot ditambahkan).

`double value (Attribute att)`

Mengembalikan nilai atribut contoh dalam format internal.

`double value (int attIndex)`

Mengembalikan nilai atribut contoh dalam format internal.

`double value Sparse (int indexOffset)`

Mengembalikan nilai atribut contoh dalam format internal.

`double weight()`

Mengembalikan bobot contoh itu.

Instances adalah kelas untuk menangani data.

Atribut:

`String ARFF_DATA`

digunakan untuk menunjukkan lokasi arff data.

`String ARFF_RELATION`

digunakan untuk menunjukkan header arff data.

`String FILE_EXTENSION`

ekstensi dari nama file yang digunakan untuk file arff.

`String SERIALIZED_OBJ_FILE_EXTENSION`

ekstensi dari nama file yang digunakan untuk *bin*.

Constructor:

`Instances(Instances dataset)`

Konstruktor untuk membuat contoh dan referensi untuk informasi header dari himpunan contoh.

`Instances(Instances dataset, int capacity)`

Konstruktor untuk menciptakan himpunan kosong contoh.

`Instances(Instances source, int first, int toCopy)`

Menciptakan satu set baru kasus dengan menyalin bagian dari satu set.

`Instances(java.io.Reader reader)`

Membaca file ARFF, dan memberikan bobot satu untuk setiap contoh.

`Instance(java.lang.String name, java.util.ArrayList<Attribute> attInfo, int capacity)`

Menciptakan himpunan kosong contoh.

Method:

`boolean add(Instance instance)`

Menambahkan `instance` data.

`void add(int index, Instance instance)`

Menambahkan satu contoh di posisi `index` dalam daftar.

`Attribute attribute(int index)`

Mengembalikan atribut.

`Attribute attribute(java.lang.String name)`

Mengembalikan atribut yang sesuai dengan nama yang diberikan.

`AttributeStats attributeStats(int index)`

Menghitung ringkasan statistik pada nilai-nilai yang muncul dalam rangkaian kasus untuk atribut `index`.

`double[] attributeToDoubleArray(int index)`

Mendapat nilai semua contoh dalam dataset ini untuk atribut `index`.

`boolean checkForAttributeType(int attrType)`

Cek untuk atribut dari tipe yang diberikan dalam dataset.

`boolean checkForStringAttributes()`

Cek string atribut dalam dataset.

`boolean checkInstance(Instance instance)`

Memeriksa apakah contoh yang diberikan kompatibel dengan dataset ini.

`Attribute classAttribute()`

Mengembalikan atribut class.

`int classIndex()`

Mengembalikan indeks atribut kelas itu.

`void delete()`

Menghapus semua contoh dari `instance`.

`void delete(int index)`

Menghapus buah contoh di posisi `index` dari `instance`.

```
void deleteAttribut At (int position)
```

Menghapus atribut pada posisi tertentu.

```
void deleteAttribut Typ (int attTyp )
```

Menghapus semua atribut dari tipe yang diberikan dalam dataset.

```
void deleteStringAttribut s()
```

Menghapus semua atribut string dalam dataset.

```
void deleteWithMissing (Attribut att)
```

Menghapus semua contoh dengan nilai-nilai yang hilang untuk atribut tertentu dari dataset.

```
void deleteWithMissing (int attIndex)
```

Menghapus semua contoh dengan nilai-nilai yang hilang untuk atribut tertentu dari dataset.

```
void deleteWithMissingClass()
```

Menghapus semua contoh dengan nilai kelas hilang dari dataset.

```
java.util.Enum ration<Attribut > num rat Attribut s()
```

Pengembalian penghitungan semua atribut.

```
java.util.Enum ration<Instanc > num rat Instanc s()
```

Pengembalian penghitungan semua contoh dalam dataset.

```
boolean qualH ad rs (Instanc s datas t)
```

Cek jika dua header yang setara.

```
java.lang.String qualH ad rsMsg (Instanc s datas t)
```

Cek jika dua header yang setara.

```
Instanc firstInstanc ()
```

Mengembalikan contoh pertama di dataset.

```
Instanc get (int index)
```

Mengembalikan contoh pada posisi tertentu.

```
java.util.Random getRandomNumb rG n rator (long seed)
```

Mengembalikan nomor acak.

```
java.lang.String getRevision()
```

Mengembalikan string revisi.

```
void insertAttribut At (Attribut att, int position)
```

Menyisipkan atribut pada posisi tertentu (0 numAttribut s ()) dan menambahkan semua nilai hilang.

`Instanc` `instanc` (`int` `ind` `x`)

M ng mbalikan contoh pada posisi `t` rt ntu.

`doubl` `kthSmall stValu` (`Attribut` `att`, `int` `k`)

M ng mbalikan nilai atribut `k`-t rk cil dari atribut `num rik`.

`doubl` `kthSmall stValu` (`int` `attInd` `x`, `int` `k`)

M ng mbalikan nilai atribut `k`-t rk cil dari atribut `num rik`.

`Instanc` `lastInstanc` ()

M ng mbalikan contoh `t` terakhir di `s t`.

`static void` `main`(`java.lang.String`[] `args`)

M tod utama untuk `k las` ini.

`doubl` `m anOrMod` (`Attribut` `att`)

M ng mbalikan rata (`mod`) untuk angka (nominal) atribut `s` sebagai nilai floating-point.

`doubl` `m anOrMod` (`int` `attInd` `x`)

M ng mbalikan rata (`mod`) untuk angka (nominal) atribut `s` sebagai nilai floating-point.

`static Instanc s m rg` `Instanc s`(`Instanc s` `first`, `Instanc s s cond`)

M nggabungkan dua `s t` Contoh b rsama-sama

`int` `numAttribut s`()

M ng mbalikan jumlah atribut.

`int` `numClass s`()

M ng mbalikan jumlah lab l k las.

`int` `numDistinctValu s`(`Attribut` `att`)

M ng mbalikan jumlah nilai yang b rb da dari atribut yang dib rikan.

`int` `numDistinctValu s`(`int` `attInd` `x`)

M ng mbalikan jumlah nilai yang b rb da dari atribut yang dib rikan.

`int` `numInstanc s`()

M ng mbalikan jumlah kasus dalam `datas t`.

`void` `randomiz` (`java.util.Random` `random`)

M ngocok contoh di `s t s` hingga `m r ka m m` rintahkan s cara acak.

`java.lang.String` `r lationNam` ()

M ng mbalikan nama hubungan itu.

Instanc r mov (int ind x)

M nghapus contoh pada posisi t rt ntu.

void r nam Attribut (Attribut att, java.lang.String nam)

M ngganti nama atribut.

void r nam Attribut (int att, java.lang.String nam)

M ngganti nama atribut.

void r nam Attribut Valu (Attribut att, java.lang.String val, java.lang.String nam)

M ngganti nama nilai nominal (atau string) nilai atribut

void r nam Attribut Valu (int att, int val, java.lang.String nam)

M ngganti nama nilai nominal (atau string) nilai atribut.

void r plac Attribut At(Attribut att, int position)

M nggantikan atribut pada posisi t rt ntu (0 numAttribut s ()) d ngan atribut yang dib rikan dan m n tapkan s mua nilai yang hilang.

Instanc s r sampl (java.util.Random random)

M mbuat datas t baru d ngan ukuran yang sama d ngan m nggunakan random sampling d ngan p nggantian.

Instanc s r sampl WithW ights(java.util.Random random)

M mbuat datas t baru d ngan ukuran yang sama d ngan m nggunakan random sampling d ngan p nggantian s suai d ngan contoh b rat saat ini.

Instanc s r sampl WithW ights(java.util.Random random, bool an r pr s ntUsingW ights)

M mbuat datas t baru d ngan ukuran yang sama d ngan m nggunakan random sampling d ngan p nggantian s suai d ngan contoh b rat saat ini.

Instanc s r sampl WithW ights(java.util.Random random, bool an[] sampl d)

M mbuat datas t baru d ngan ukuran yang sama d ngan m nggunakan random sampling d ngan p nggantian s suai d ngan contoh b rat saat ini.

Instanc s r sampl WithW ights(java.util.Random random, bool an[] sampl d, bool an r pr s ntUsingW ights)

M mbuat datas t baru d ngan ukuran yang sama d ngan m nggunakan random sampling d ngan p nggantian s suai d ngan contoh b rat saat ini.

Instanc s r sampl WithW ights(java.util.Random random, doubl [] w ights)

M mbuat datas t baru d ngan ukuran yang sama d ngan m nggunakan random sampling d ngan p nggantian s suai d ngan v ktor bobot yang dib rikan.

`Instance[] r = sampleWithWeights(new java.util.Random(), random, double[] weights, boolean[] sampled);`

Membuat data set baru dengan ukuran yang sama dengan menggunakan random sampling dengan penggantian sesuai dengan vektor bobot yang diberikan.

`Instance[] r = sampleWithWeights(new java.util.Random(), random, double[] weights, boolean[] sampled, boolean[] prs, int usingWeights);`

Membuat data set baru dengan ukuran yang sama dengan menggunakan random sampling dengan penggantian sesuai dengan vektor bobot yang diberikan.

`Instance set(int index, Instance instance);`

Mengantikan contoh pada posisi tertentu.

`void setClass(Attribute att);`

Mengatur atribut class.

`void setClassIndex(int classIndex);`

Mengatur indeks kelas.

`void setRelationName(java.lang.String newName);`

Mengatur nama hubungan itu.

`int size();`

Mengembalikan banyak data dalam data set.

`void sort(Attribute att);`

Urutkan contoh berdasarkan atribut.

`void sort(int attIndex);`

Urutkan contoh berdasarkan atribut.

`void stableSort(Attribute att);`

Urutkan contoh berdasarkan atribut, menggunakan macam stabil.

`void stableSort(int attIndex);`

Urutkan contoh berdasarkan atribut, menggunakan macam stabil

`void stratify(int numFolds);`

Menglompokkan satu set contoh sesuai dengan nilai-nilai kelasnya jika atribut kelas nominal (sehingga setlah cross-validasi berlapis dapat dilakukan).

`Instance[] stringFormStructure();`

Buat salinan struktur.

`double sumOfWeights();`

Menghitung jumlah semua bobot contoh.

```
void swap(int i, int j)
```

m nukar posisi dua contoh di s t.

```
static void t st(java.lang.String[] argv)
```

M tod p ngujian k las ini.

```
Instanc s t stCV(int numFolds, int numFold)
```

M nciptakan s t t s untuk satu kali lipat dari cross-validasi pada datas t.

```
java.lang.String toString()
```

M ng mbalikan datas t s sebagai string dalam format ARFF.

```
java.lang.String toSummaryString()
```

M nhasilkan string m ringkas s t contoh

```
Instanc s trainCV(int numFolds, int numFold)
```

M nciptakan p latihan dit tapkan untuk satu kali lipat dari cross-validasi pada datas t.

```
Instanc s trainCV(int numFolds, int numFold, java.util.Random random)
```

M nciptakan p latihan dit tapkan untuk satu kali lipat dari cross-validasi pada datas t.

```
doubl varianc (Attribut att)
```

M nghitung varians untuk atribut num rik.

```
doubl varianc (int attInd x)
```

M nghitung varians untuk atribut num rik.

```
doubl [] varianc s()
```

M nghitung varians untuk s mua atribut num rik s cara b rsamaan.

Attribute adalah k las yang digunakan untuk m nangani atribut.

Attribut:

```
static java.lang.String ARFF_ATTRIBUTE
```

Kata kunci yang digunakan untuk m nunjukkan awal atribut d klarasi ARFF.

```
static java.lang.String ARFF_ATTRIBUTE_DATE
```

Kata kunci yang digunakan untuk m nunjukkan tanggal atribut.

```
static java.lang.String ARFF_ATTRIBUTE_INTEGER
```

Kata kunci yang digunakan untuk m nunjukkan atribut num rik.

```
static java.lang.String ARFF_ATTRIBUTE_NUMERIC
```

Kata kunci yang digunakan untuk m nunjukkan atribut num rik.

```
static java.lang.String ARFF_ATTRIBUTE_REAL
```

Kata kunci yang digunakan untuk menunjukkan atribut num rik.

```
static java.lang.String ARFF_ATTRIBUTE_RELATIONAL
```

Kata kunci yang digunakan untuk menunjukkan atribut relasi bernilai.

```
static java.lang.String ARFF_ATTRIBUTE_STRING
```

Kata kunci yang digunakan untuk menunjukkan atribut String.

```
static java.lang.String ARFF_END_SUBRELATION
```

Kata kunci yang digunakan untuk menunjukkan akhir dari deklarasi subrelasi.

```
static int DATE
```

Static konstan untuk atribut dengan nilai tanggal.

```
static java.lang.String DUMMY_STRING_VAL
```

Dummy pertama nilai String atribut.

```
static int NOMINAL
```

Static konstan untuk atribut nominal.

```
static int NUMERIC
```

Static konstan untuk atribut num rik.

```
static int ORDERING_MODULO
```

Static konstan untuk atribut ordering modulo.

```
static int ORDERING_ORDERED
```

Static konstan untuk atribut memrintahkan.

```
static int ORDERING_SYMBOLIC
```

Static konstan untuk atribut simbolik.

```
static int RELATIONAL
```

Static konstan untuk atribut nilai relasi.

```
static int STRING
```

Static konstan untuk atribut dengan nilai-nilai string.

Constructor:

Atribut (java.lang.String atribut Nama)

Konstruktor untuk atribut num rik.

Atribut (java.lang.String atribut Nama, Instance header)

Konstruktor untuk atribut nilai relasi.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , Instanc s h ad r, int ind x)

Konstruktor untuk atribut nilai r lasi d ngan ind ks t rt ntu.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , Instanc s h ad r, Prot ct dProp rti s m tadata)

Konstruktor untuk atribut nilai r lasi.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , int ind x)

Konstruktor untuk atribut num rik d ngan ind ks t rt ntu.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , java.util.List<java.lang.String> atribut Valu s)

Konstruktor untuk atribut nominal dan atribut string.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , java.util.List<java.lang.String> atribut Valu s, int ind x)

Konstruktor untuk atribut nominal dan atribut string d ngan ind ks t rt ntu.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , java.util.List<java.lang.String> atribut Valu s, Prot ct dProp rti s m tadata)

Konstruktor untuk atribut nominal dan atribut string, di mana m tadata dib rikan.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , Prot ct dProp rti s m tadata)

Konstruktor untuk atribut num rik, di mana m tadata dib rikan.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , java.lang.String dat Format)

Konstruktor untuk tanggal atribut.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , java.lang.String dat Format, int ind x)

Konstruktor untuk tanggal atribut d ngan ind ks t rt ntu.

Attribut (java.lang.String atribut Nam , java.lang.String dat Format, Prot ct dProp rti s m tadata)

Konstruktor untuk atribut tanggal, di mana m tadata dib rikan.

Method:

int addRelation(Instanc s valu)

M nambahkan r lasi pada atribut nilai r lasi.

int addStringValue (Attribut src, int ind x)

M nambahkan nilai string k daftar string yang valid untuk atribut j nis string dan m ng m-balikan ind ks string.

int addStringValue (java.lang.String valu)

M nambahkan nilai string k daftar string yang valid untuk atribut j nis string dan m ng m-balikan ind ks string

```
java.lang.Object copy()
```

Menghasilkan salinan atribut ini.

```
Attribut copy(java.lang.String newName)
```

Menghasilkan salinan atribut ini dengan nama baru.

```
java.util.Enum ration<java.lang.Object> num rat Values()
```

Pengembalian perhitungan semua nilai atribut jika atribut nominal, string, atau hubungan-nilai, null sebaliknya.

```
boolean equals(java.lang.Object other)
```

Pengujian jika diberikan atribut sama dengan atribut ini.

```
java.util.String equalsMsg(java.lang.Object other)
```

Pengujian jika diberikan atribut sama dengan atribut ini.

```
java.util.String formatDate (double date)
```

Mengembalikan milidetik sesuai dengan tanggal saat ini.

```
java.util.String getDateFormat()
```

Mengembalikan pola format tanggal dalam hal atribut ini adalah tipe date, selain itu, maka string akan kosong.

```
double getLowerNumericBound()
```

Pengembalian batas bawah dari atribut numerik.

```
ProtectPropertySet getMetadata()
```

Mengembalikan properti disediakan untuk atribut ini.

```
java.lang.String getRevision()
```

Mengembalikan string revisi.

```
double getUpperNumericBound()
```

Mengembalikan nilai dari atribut numerik.

```
int hashCode()
```

Mengembalikan kode hash untuk atribut ini berdasarkan namanya.

```
boolean hasZeroPoint()
```

Pengembalian apakah atribut memiliki zero point.

```
int index()
```

Mengembalikan index dari atribut ini.

```
int indexOfValue (java.lang.String value)
```

Mengembalikan index dari nilai atribut tertentu.

`bool an isAv ragabl ()`

P ng mbalian apakah atribut dapat dirata-ratakan b rmakna.

`bool an isDat ()`

P ngujian jika atribut adalah j nis tanggal.

`bool an isInRang (doubl valu)`

M n ntukan apakah suatu nilai t rl tak dalam batas-batas atribut.

`bool an isNominal()`

M nguji apakah atribut nominal.

`bool an isNum ric()`

P ngujian jika atribut num rik.

`bool an isR lationValu d()`

P ngujian jika atribut hubungan dihargai.

`bool an isString()`

P ngujian jika atribut string.

`static void main(java.lang.String[] ops)`

M tod utama yang s d rhana untuk m nguji k las ini.

`java.lang.String nam ()`

M ng mbalikan nama atribut itu.

`int numValu s()`

M ng mbalikan jumlah nilai atribut.

`int ord ring()`

M ng mbalikan p m sanan atribut.

`int pars Dat (java.lang.String string)`

M ngurai string yang dib rikan s bagai dat , s suai format saat ini dan m ng mbalikan s suai d ngan jumlah milid tik.

`Instanc s r lation()`

M ng mbalikan informasi h ad r untuk atribut nilai r lasi, null jika atribut tidak m miliki hubungan.

`Instanc s r lation(int valInd x)`

M ng mbalikan nilai atribut nilai r lasi.

`void s tStringValu (java.lang.String valu)`

M ngosongkan nilai dan m ngatur m r ka m ngandung hanya nilai yang dib rikan.


```
void setWeight(double value)
Mengatur berat atribut baru.

java.lang.String toString()
Mengembalikan deskripsi atribut ini dalam format ARFF.

int type()
Mengembalikan jenis atribut sebagai integer.

static java.lang.String typeToString(Attribute att)
Mengembalikan representasi string dari jenis atribut.

static java.lang.String typeToString(int type)
Mengembalikan representasi string dari jenis atribut.

static java.lang.String typeToStringShort(Attribute att)
Mengembalikan representasi string jenis atribut.

static java.lang.String typeToStringShort(int type)
Mengembalikan representasi string jenis atribut.

java.lang.String value(int valIndex)
Mengembalikan nilai atribut nominal atau tali.

double weight()
Mengembalikan berat badan atribut itu
```

ID3 adalah kelas yang digunakan untuk membangun *decision tree* yang berbasis pada algoritma ID3, hanya dapat menerima input dengan atribut nominal. *Constructor*:

```
ID3()
```

Method:

```
void buildClassifier(Instance data)
Membangun ID3 pohon keputusan classifier.

double classifyInstance(Instance instance)
Mengklasifikasikan tes data yang diberikan dengan menggunakan pohon keputusan.

double[] distributionForInstance(Instance instance)
Menghitung distribusi kelas instance menggunakan pohon keputusan.

Capabilities getCapabilities()
Mengembalikan deskripsi fault classifier.
```

```
java.lang.String getRevision()
```

Mengembalikan String revisi.

```
TechnicalInformation getTechnicalInformation()
```

Mengembalikan sebuah instance dari objek TechnicalInformation, yang berisi informasi rinci tentang latar belakang teknis kelas ini.

```
java.lang.String globalInfo()
```

Mengembalikan string yang menjelaskan classifikasi.

```
static void main(java.lang.String[] args)
```

Metode utama untuk kelas ini.

```
java.lang.String toSource(java.lang.String className)
```

Mengembalikan string yang menggambarkan classifikasi.

```
java.lang.String toString()
```

Mencetak pohon keputusan menggunakan metode toString.

J48 adalah kelas yang digunakan untuk membuat *decision tree* c4.5.

Constructor:

```
ID3()
```

Method:

```
java.lang.String binarySplitsTipText()
```

Mengembalikan teks tip untuk properti ini.

```
void buildClassifier(Instance instances)
```

Menghasilkan classifikasi.

```
double classifyInstance(Instance instance)
```

Mengklasifikasikan data.

```
java.lang.String confidenceFactorTipText()
```

Mengembalikan teks tip untuk properti ini.

```
double[] distributionForInstance(Instance instance)
```

Pengembalian probabilitas kelas untuk sebuah data.

```
java.util.Enum ration num ratios()
```

Pengembalian penghitungan ukuran.

```
boolean getBinarySplits()
```

Dapatkan nilai binarySplits.

Capabiliti s g tCapabiliti s()

M ng mbalikan capabiliti s dari k las ini.

float g tConfid nc Factor()

M ng mbalikan nilai *confident*.

doubl g tM asur (java.lang.String additionalM asur Nam)

M ng mbalikan nilai bobot s suai nama.

int g tMinNumObj()

Dapatkan nilai minNumObj.

int g tNumFolds()

Dapatkan nilai numFolds.

java.lang.String g tOptions()

M ndapat p ngaturan saat ini.

bool an g tR duc dErrorPruning()

Dapatkan nilai r duc dErrorPruning.

java.lang.String g tR vision()

M ng mbalikan string r visi.

bool an g tSav Instanc Data()

P riksa apakah contoh data disimpan.

int g tS d()

Dapatkan nilai s d

bool an g tSubtr Raising()

Dapatkan nilai subtr Raising.

T chnicalInformation g tT chnicalInformation()

M ng mbalikan s buah instanc dari obj k T chnicalInformation, yang b risi informasi rinci t ntang latar b lakang t knis k las ini.

bool an g tUnprun d()

m ng c k apakah dilakukan *tree pruning*.

bool an g tUs Laplac ()

Dapatkan nilai us Laplac .

java.lang.String globalInfo()

M ng mbalikan string yang m nj laskan classifi r.

```
java.lang.String graph()
```

P ng mbalian Grafik m nggambarkan pohon.

```
int graphTyp ()
```

M ng mbalikan j nis grafik classifi r.

```
static void main(java.lang.String[] argv)
```

M tod utama untuk m nguji k las ini.

```
doubl m asur NumL av s()
```

M ng mbalikan jumlah daun.

```
doubl m asur NumRul s()
```

M ng mbalikan s jumlah aturan.

```
doubl m asur Tr Siz ()
```

M ng mbalikan ukuran pohon.

```
java.lang.String minNumObjTipT xt()
```

M ng mbalikan t ks tip untuk prop rti ini.

```
java.lang.String numFoldsTipT xt()
```

M ng mbalikan t ks tip untuk prop rti ini

```
java.lang.String pr fix()
```

P ng mbalian pohon dalam rangka awalan.

```
java.lang.String r duc dErrorPruningTipT xt()
```

M ng mbalikan t ks tip untuk prop rti ini

```
java.lang.String sav Instanc DataTipT xt()
```

M ng mbalikan t ks tip untuk prop rti ini.

```
java.lang.String s dTipT xt()
```

M ng mbalikan t ks tip untuk prop rti ini

```
void s tBinarySplits(boolean v)
```

M ngatur nilai binarySplits.

```
void s tConfid nc Factor(float v)
```

M ngatur nilai *confident*.

```
void s tMinNumObj(int v)
```

M ngatur nilai minNumObj.

```
void s tNumFolds(int v)
```

M ngatur nilai numFolds.

```
void s tOptions(java.lang.String[] options)
```

M ngurai daftar yang dib rikan pilihan.

```
void s tR duc dErrorPruning(bool an v)
```

M ngatur nilai r duc dErrorPruning.

```
void s tSav Instanc Data(bool an v)
```

M ngatur apakah contoh data yang akan disimpan.

```
void s tS d(int n wS d)
```

M ngatur nilai s d.

```
void s tSubtr Raising(bool an v)
```

M ngatur nilai subtr Raising.

```
void s tUnprun d(bool an v)
```

M ngatur nilai *pruning*.

```
void s tUs Laplac (bool an n wus Laplac )
```

M ngatur nilai us Laplac .

```
java.lang.String subtr RaisingTipT xt()
```

M ng mbalikan t ks tip untuk prop rti ini.

```
java.lang.String toString()
```

P ng mbalian d skripsi classifi r.

```
java.lang.String unprun dTipT xt()
```

M ng mbalikan t ks tip untuk prop rti ini.

```
java.lang.String us Laplac TipT xt()
```

M ng mbalikan t ks tip untuk prop rti ini.

BAB 3

ANALISA

Pada bab ini, akan dilakukan analisa terhadap data yang akan diproses menggunakan *data mining* dan perangkat lunak yang akan dibangun untuk melakukan proses data tersebut.

3.1 Analisis Data

Pada bab ini, akan dilakukan analisa *preprocessing data* yang meliputi *data cleaning*, *data integration*, *data selection* dan *data transformation*. Setelah membaca dan menganalisis data log histori KIRI, maka penelitian ini akan lebih fokus untuk penelitian mengenai lokasi kebangkitan dan tujuan dari user yang menggunakan aplikasi KIRI.

3.1.1 Data Cleaning

Pada tahap ini, data yang akan menjadi input akan diperiksa apakah mengandung *missing value* atau *noisy*. Setelah dilakukan pemeriksaan, tidak ditemukan *missing value* ataupun *noisy*, sehingga tahap ini dapat diwat.

3.1.2 Data Integration

Pada tahap ini, data-data dari berbagai database akan digabung dan diintegrasikan menjadi satu database. Karena data yang digunakan hanya berasal dari satu tabel, maka tahap ini dapat diwat.

3.1.3 Data Selection

Pada tahap ini, akan dilakukan pemilihan data yang akan digunakan. Pada penelitian ini, akan dilakukan proses *data mining* mengenai lokasi kebangkitan dan tujuan dari seseorang user yang menggunakan aplikasi KIRI. Oleh karena itu, pada atribut *action*, nilai yang akan dipilih hanya *FINDROUTE*. Hal ini dikarenakan, hanya *action FINDROUTE* yang menunjukkan posisi kebangkitan dan tujuan dari user. Selain itu, data tersebut terlihat menarik karena dimungkinkan dapat menghasilkan suatu pola yang membantu melakukan klasifikasi mengenai perpindahan penduduk khususnya untuk daerah Bandung. Karena seluruh *action* bernilai satu yaitu *FINDROUTE*, maka atribut tersebut dapat dihilangkan. Selain itu, atribut *logId* dan *APIK* tidak akan dimasukkan karena dalam proses karena tidak memiliki hubungan dengan lokasi kebangkitan dan tujuan dari seseorang user.

Dari analisis diatas, maka atribut yang dipilih untuk diproses dalam *data mining* adalah

Timestamp (UTC)

AdditionalData

Berikut contoh data dari atribut tersebut dapat dilihat pada tabel 3.1

Tab 1 3.1: Contoh data log KIRI setelah *data selection*

Timestamp (UTC)	AdditionalData
2/1/2014 0:11	-6.8972513,107.6385574/-6.91358,107.62718/1
2/1/2014 0:13	-6.8972513,107.6385574/-6.91358,107.62718/1
2/1/2014 0:16	-6.90598,107.59714/-6.90855,107.61082/1
2/1/2014 0:18	-6.9015366,107.5414474/-6.88574,107.53816/1
2/1/2014 0:25	-6.90608,107.61530/-6.89140,107.61060/2
2/1/2014 0:27	-6.89459,107.58818/-6.89876,107.60886/2
2/1/2014 0:28	-6.89459,107.58818/-6.86031,107.61287/2

Pada atribut *additionalData*, jika nilai atribut *action* adalah *FINDROUTE*, maka nilai *additionalData* memiliki tiga bagian yang dibatasi dengan '/'. Ketiga bagian tersebut adalah

1. Nilai latitud dan longitud dari lokasi kebangkatan yang dipilih oleh user
2. Nilai latitud dan longitud dari lokasi tujuan yang dipilih oleh user
3. Nilai yang menunjukkan banyak jalur yang dihasilkan oleh sistem KIRI

Nilai dari banyak jalur akan dibuang ketika memasuki tahap *data transformation*, karena nilai tersebut hanya menunjukkan banyak jalur tetapi user pasti hanya memilih salah satu dari jalur tersebut, sehingga nilai jalur ini dapat diasumsikan memiliki nilai 1 semula. karena kolom jalur bernilai satu semula, maka kolom tersebut dapat dibuang.

3.1.4 Data Transformation

Pada tahap ini, akan dilakukan perubahan data. Pada atribut yang dipilih, nilai dari atribut *timestamp* dan *additionaldata* perlu dilakukan transformasi agar program dapat membaca dan memproses data lebih cepat.

Pada atribut *timestamp*, nilai waktu dari atribut tersebut akan diubah menjadi waktu GMT+8. Kemudian, data akan diubah menjadi nama atribut, yaitu:

Tanggal, atribut ini akan menunjukkan tanggal ketika user KIRI memanggil *action FINDROUTE*, dengan nilai antara 01 sampai 31

Bulan, atribut ini akan menunjukkan bulan ketika user KIRI memanggil *action FINDROUTE*, dengan nilai antara 01 sampai 12

Tahun, atribut ini akan menunjukkan tahun ketika user KIRI memanggil *action FINDROUTE*, dengan format empat angka (contoh: 2014)

Hari, atribut ini akan menunjukkan hari ketika user KIRI memanggil *action FINDROUTE*, dengan range nilai antara satu sampai minggu

Jam, atribut ini akan menunjukkan jam ketika KIRI memanggil *action FINDROUTE*, dengan range nilai antara 00 sampai 23

Menit, atribut ini akan menunjukkan menit ketika KIRI memanggil *action FINDROUTE*, dengan range nilai antara 00 sampai 59

Data *timestamp* diubah menjadi nama bagian, agar dapat dilakukan pengelompokan yang dilihat dari tanggal, bulan, tahun, hari, jam dan menit.

Pada atribut *additionalData*, data akan diubah menjadi empat atribut, yaitu:

Latitud kebangkatan, atribut ini berisi nilai latitud dari lokasi kebangkatan yang dipilih oleh user

Longitud kebangkatan, atribut ini berisi nilai longitud dari lokasi kebangkatan yang dipilih oleh user

Latitud tujuan, atribut ini berisi nilai latitud dari lokasi tujuan yang dipilih oleh user

Longitud tujuan, atribut ini berisi nilai longitud dari lokasi tujuan yang dipilih oleh user

Data *additionalData* diubah menjadi empat bagian, agar program dapat membaca data tersebut lebih mudah.

Dari analisis diatas, banyak atribut dari tabel *statistics* akan menjadi sepuluh, yaitu:

Tanggal

Bulan

Tahun

Hari

Jam

Menit

Latitud Kebangkatan

Longitud Kebangkatan

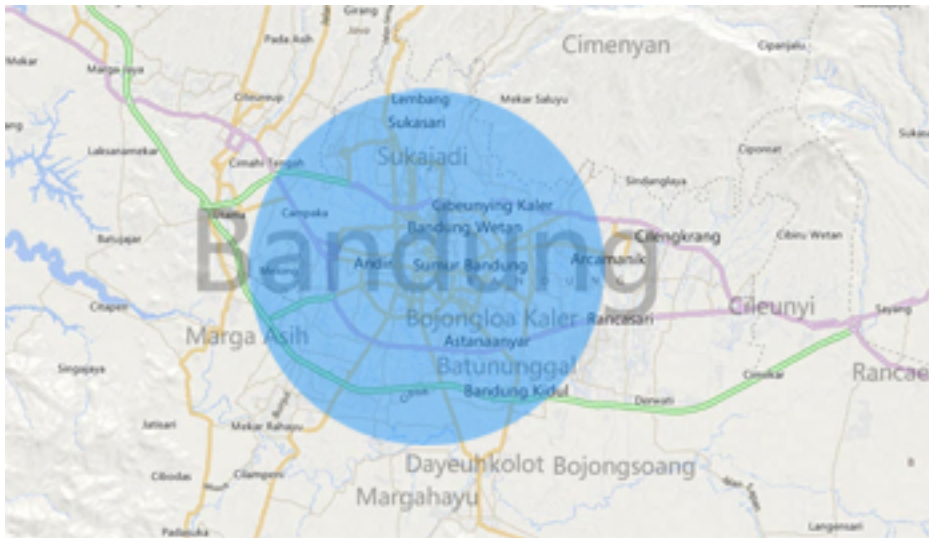
Latitud Tujuan

Longitud Tujuan

Contoh hasil data transformasi jika input merupakan data dari tabel 3.1 dapat dilihat pada tabel 3.2.

Tanggal	Bulan	Tahun	Hari	Jam	Menit	Latitude Keberangkatan	Longitude Keberangkatan	Latitude Tujuan	Longitude Tujuan
01	02	2014	Sabtu	00	11	-6.8972513	107.6185574	-6.91358	107.62718
01	02	2014	Sabtu	00	13	-6.8972513	107.6385574	-6.91358	107.62718
01	02	2014	Sabtu	00	16	-6.90598	107.59714	-6.90855	107.61082
01	02	2014	Sabtu	00	18	-6.9015366	107.5414474	-6.88574	107.53816
01	02	2014	Sabtu	00	25	-6.90608	107.61530	-6.89140	107.61060
01	02	2014	Sabtu	00	27	-6.89459	107.58818	-6.89876	107.60886
01	02	2014	Sabtu	00	28	-6.89459	107.58818	-6.86031	107.61287

Tab 1 3.2: Contoh hasil data transformasi



Gambar 3.1: *Classification* pada da rah Bandung

Setelah nilai tersebut diprolh, nilai *longitude* serta *latitude* dari data lokasi kebangkatan dan tujuan akan diubah sekali lagi menjadi nilai yang menunjukkan apakah daerah lokasi tersebut menunjukkan perjalanan keluar dari Bandung atau tidak. Hal ini dilakukan agar diprolh data perbandingan pergerakkan penduduk, apakah mereka lebih banyak yang keluar dari Bandung atau sebaliknya berdasarkan waktu tertentu. Untuk menentukan hal tersebut, maka akan dibutuhkan klasifikasi daerah agar mudah dilakukan penentuan apakah user akan berangkat ke Bandung atau tidak. *Classification* daerah yang ditentukan setelah melihat peta Bandung dapat dilihat pada gambar 3.1.

Penentuan *classification* tersebut berdasarkan perkiraan titik pusat yang sudah ditentukan, yaitu -6.92036, 107.60500 dalam *latitude* dan *longitude*. Untuk mencari nilai rusuk dari lingkaran tersebut, maka akan diambil nilai titik kedua dari sisi lingkaran tersebut. Nilai sisi yang dipilih adalah -6.92036, 107.67023 dalam *latitude* dan *longitude*. Maka untuk mendapatkan nilai rusuk dari lingkaran dapat diprolh dengan cara menghitung *euclidean* dari kedua titik tersebut.

$$r = \sqrt{(-6.92036 - (-6.92036))^2 + (107.60500 - 107.67023)^2} = 0.06523$$

Dari perhitungan tersebut, maka dapat disimpulkan jika suatu nilai *latitude* dan *longitude* yang dihitung perbandingan jaraknya dengan titik pusat yang sudah ditentukan dan diprolh nilainya kurang dari 0.06523, dapat dikatakan bahwa lokasinya berada di Bandung. Jika jaraknya lebih besar dari 0.06523, maka lokasinya berada di luar Bandung.

Nilai jarak dari lokasi kebangkatan terhadap titik pusat dan lokasi tujuan terhadap titik pusat, dapat dijadikan acuan untuk menentukan apakah user tersebut menuju daerah Bandung atau keluar dari Bandung. Kondisi yang menentukan apakah user menuju Bandung yaitu, jika jarak dari lokasi kebangkatan dengan titik pusat lebih besar daripada 0.06523 (dari luar Bandung) dan jarak dari lokasi tujuan dengan titik pusat lebih kecil dari 0.06523 (di dalam Bandung), maka dapat ditentukan bahwa user tersebut menuju Bandung.

Maka dari itu, nilai *latitude* dan *longitude* dari lokasi kebangkatan dan tujuan akan dibuang dan digantikan oleh atribut menuju Bandung dengan tipe data *integer*. Jika isi dari atribut tersebut

bernilai 1, maka *user* tersebut menuju Bandung sedangkan nilai 0 berarti *user* tidak menuju Bandung, dan jika nilai atribut tersebut adalah 2, maka *user* tersebut memiliki lokasi keberangkatan dan tujuan di dalam Bandung. Contoh hasil data setelah dilakukan *transformation* terhadap *latitude* dan *longitude* terdapat pada tabel 3.3.

Tab 1 3.3: Contoh hasil data transformasi *latitude* - *longitude*

Tanggal	Bulan	Tahun	Hari	Jam	Menit	MenujuBandung
01	02	2014	Sabtu	00	11	2
01	02	2014	Sabtu	00	13	1
01	02	2014	Sabtu	00	16	1
01	02	2014	Sabtu	00	18	0
01	02	2014	Sabtu	00	25	1
01	02	2014	Sabtu	00	27	2
01	02	2014	Sabtu	00	28	0

3.2 Analisis Perangkat Lunak

Agar analisis pola dari lokasi keberangkatan dan tujuan dari data *log* historis lebih mudah, maka akan dibangun sebuah perangkat lunak yang dapat melakukan proses *data mining* dengan menggunakan teknik ID3 dan C4.5, serta dapat melakukan visualisasi hasil dari *data mining* yang diperoleh setelah proses dijalankan yaitu perangkat lunak *data mining log* historis KIRI.

Perangkat lunak yang dibangun akan berbasis desktop dan menggunakan bahasa pemrograman java. Pada subbab ini akan dibahas spesifikasi kebutuhan fungsional, pemodelan perangkat lunak, diagram *use case*, skenario, diagram kelas dari Perangkat Lunak yang akan dibangun.

Spesifikasi Kebutuhan Fungsional Perangkat Lunak *Data Mining log* Historis KIRI

Spesifikasi kebutuhan perangkat lunak yang akan dibangun untuk melakukan *data mining log* historis KIRI yang sesuai yang diharapkan adalah

1. Dapat menerima dan membaca input teks yang sudah disiapkan
2. Dapat melakukan *preprocessing* data sesuai dengan yang dijelaskan pada bab analisis data
3. Dapat melakukan proses *data mining*, ID3 dan C4.5
4. Dapat melakukan visualisasi hasil dari *data mining* yang diperoleh

Pemodelan Perangkat Lunak *Data Mining Log* Historis KIRI

Perangkat lunak *data mining log* historis KIRI akan menerima input data teks dengan format .txt. Setelah program mendapatkan input dan user menekan tombol proses, maka data tersebut akan diubah terlebih dahulu sesuai pada bab analisis data (bab 3.1) dengan melakukan proses *data transform* dan menghasilkan data dengan format seperti pada tabel 3.3.

Program akan melakukan tahap *data mining* dengan menggunakan teknik ID3 atau C4.5 sesuai dengan permintaan *user*. Setelah proses *data mining* selesai dilakukan, program akan melakukan *visualisasi decision tree* dan nilai klasifikasi yang diperoleh.

Pemodelan Data pada Perangkat Lunak *Data Mining Log Histori KIRI*

Karena data yang diperoleh sudah dalam bentuk csv, maka pada penelitian ini, tidak akan menggunakan sistem database.

Ketika tombol proses ditekan, maka data tersebut akan diproses. Proses yang pertama yang akan dilakukan adalah melakukan *load* data dari file. data csv akan dibaca dengan menggunakan CSVReader hingga semua hasil datanya sudah terpisah sesuai dengan atribut. Kemudian dilakukan filter data dan hanya action dengan nilai FINDROUTE yang akan diambil. Setelah data didapat, akan dilakukan proses *transform* untuk setiap baris yang ada. Proses *transform* tersebut memiliki tahap sebagai berikut:

1. Mengambil string data input array kedua (yaitu atribut tanggal) kemudian memisah nilai tersebut dengan spasi sebagai tanda pemisah, maka akan terdapat dua nilai, yaitu tanggal dan jam.
2. Pada nilai tanggal, dilakukan pemecahan nilai string dengan garis miring sebagai tanda pemisah, maka akan diperoleh tiga nilai yaitu bulan, tanggal, dan tahun.
3. Pada nilai jam, dilakukan pemecahan nilai string dengan titik dua sebagai tanda pemisah, maka akan diperoleh dua nilai yaitu jam dan menit.
4. Mengambil string data input array keempat (yaitu atribut *additionalData*), dilakukan pemecahan nilai string dengan garis miring sebagai tanda pemisah, maka akan diperoleh tiga nilai yaitu lokasi awal, lokasi tujuan, dan banyak jalur.
5. Pada nilai lokasi awal dan lokasi tujuan, akan dilakukan pemecahan nilai string dengan koma sebagai tanda pemisah, maka akan diperoleh dua nilai untuk setiap lokasi, yaitu *latitude* dan *longitude*.
6. Mengubah waktu dari UTC menjadi GMT+8.
7. Mencari hari dengan memanfaatkan nilai tanggal, bulan, dan tahun serta kelas *calendar*.
8. Menghitung jarak posisi lokasi awal dan lokasi tujuan terhadap titik pusat dan menentukan apakah lokasi tersebut berada pada klasifikasi nol atau pertama atau kedua dan diberi atribut tersebut dengan nama *menujuBandung*.
9. Menggabungkan nilai-nilai tersebut ke dalam satu array, yaitu array dengan tipe *int* (dengan nilai tanggal, bulan, tahun, jam, menit dan *menujuBandung*).

Setelah proses *transform* berhasil dilaksanakan, maka data sudah siap untuk dijadikan nilai input untuk proses data mining pada perangkat lunak *data mining log histori KIRI*.

Pemodelan Fungsi pada Perangkat Lunak *Data Mining Log Histori KIRI*

Setelah *preprocessing* data selesai dilaksanakan, maka program akan menjalankan proses *data mining*. Proses tersebut memiliki tahapan sebagai berikut

1. Program akan memuat data dan melakukan *processing data*
2. Program akan menjalankan algoritma untuk membuat *decision tree* yang terdapat pada ??
3. Program akan menampilkan *decision tree*

Pada tahap pertama, isi metode pada *attribute_selection_method* akan memiliki tahapan proses sebagai berikut

1. Program akan menghitung nilai entropi *class*
2. Program akan menghitung nilai entropi dan mendapatkan nilai *gain info* untuk setiap atribut pada *attribute_list*
3. Jika user memilih untuk menggunakan algoritma C4.5, maka program akan menghitung *splitInfo* dan menghitung *gainRatio*
4. Program akan memilih atribut yang terbaik untuk dijadikan *node* (jika ID3 maka nilai *gainInfo* yang akan digunakan untuk memilih atribut, jika C4.5 maka nilai *gain Ratio* yang akan digunakan untuk memilih atribut)
5. Program akan mengembalikan *node* yang dipilih beserta nilai tuple yang terdapat pada cabang masing-masing

3.2.1 Diagram Use Case Perangkat Lunak *Data Mining Log Histori KIRI*

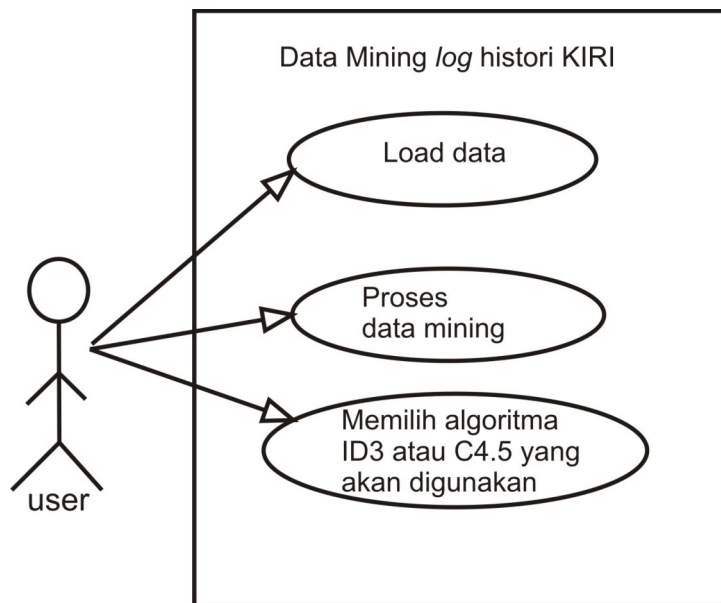
Diagram *use case* merupakan diagram yang mendeskripsikan sistem dan lingkungannya. Pada penelitian ini, lingkungan yang pada sistem yang dibangun adalah *user*. Berdasarkan analisa yang telah dilakukan, maka *user* dapat melakukan:

Melakukan *load* data yang digunakan sebagai input data dengan cara memasukkan alamat data pada program

Milih algoritma yang akan digunakan, terdapat dua algoritma, yaitu ID3 dan C4.5

Melakukan proses *data mining* dengan input data dari alamat data yang sudah dimasukan. Setelah proses berhasil dilaksanakan, program akan menampilkan hasil yang diperoleh

Diagram *use case* saat *user* menjalankan perangkat lunak *data mining log histori KIRI* dapat dilihat pada gambar 3.2.

Gambar 3.2: Diagram *Use Case* P perangkat Lunak *Data Mining Log Histori KIRI*Tab 1 3.5: Sk nario M lakukan *load Data*

Nama	Load data
Aktor	<i>User</i>
D skripsi	M masukan alamat data yang akan dijadikan s bagai input program
Kondisi awal	<i>Textbox</i> b lum t risi
Kondisi akhir	<i>Textbox</i> sudah t risi d ngan alamat data
Sk nario utama	<i>User</i> m masukan alamat data pada t xtbox
Eks spi	Data tidak dit mukan

Tab 1 3.6: Sk nario M lakukan *Data Mining*

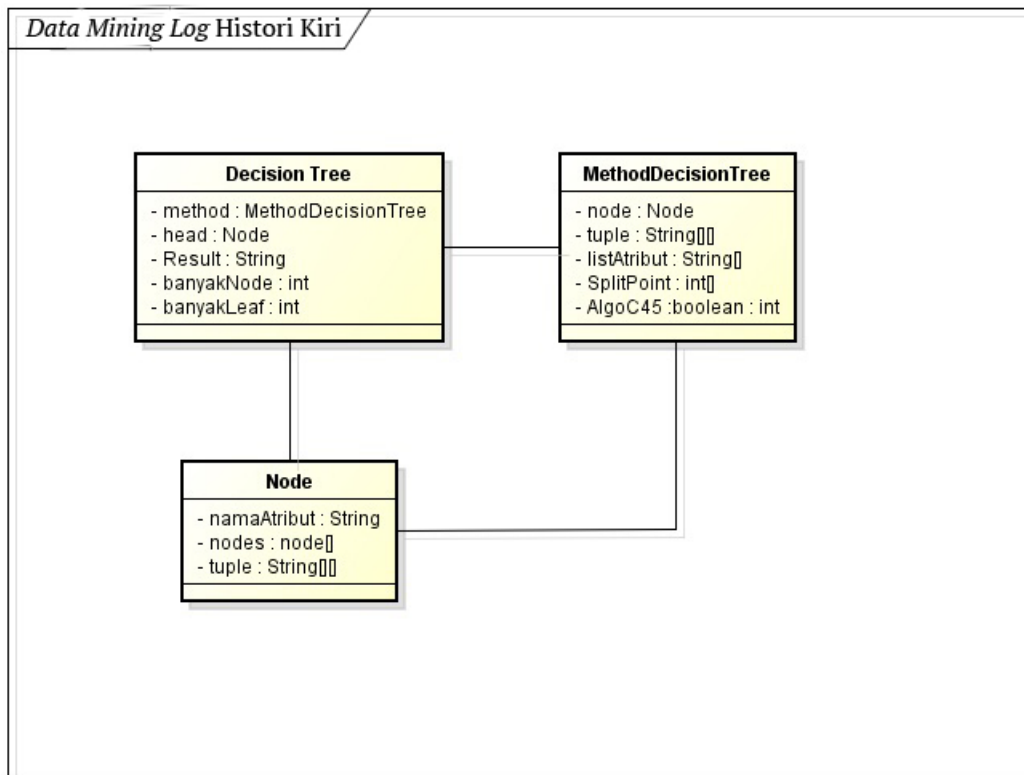
Nama	Pros s <i>Data Mining</i>
Aktor	<i>User</i>
D skripsi	M n kan tombol pros s pada <i>interface</i>
Kondisi awal	<i>Textbox</i> b lum t risi
Kondisi akhir	<i>Textbox</i> sudah t risi d ngan hasil <i>data mining</i>
Sk nario utama	<i>User</i> m n kan tombol pros s
Eks spi	Data tidak dit mukan atau data tidak dapat dipros s

Tab 1 3.7: Sk nario M milih Algoritma yang Akan Digunakan

Nama	M milih algoritma ID3 atau C4.5
Aktor	<i>User</i>
D skripsi	Us r m milih algoritma yang akan dipakai
Kondisi awal	<i>Radiobutton</i> t rpilih pada ID3
Kondisi akhir	<i>Radiobutton</i> t rpilih pada ID3 atau C4.5
Sk nario utama	<i>User</i> m milih algoritma yang akan digunakan
Eks spi	Tidak ada

3.2.2 Diagram kelas Perangkat Lunak *Data Mining Log Histori KIRI*

Pembuatan diagram *class* untuk memenuhi semua tujuan dari diagram *use case* dan skenario terdapat pada gambar 3.3.



Gambar 3.3: Diagram *Class* Perangkat Lunak *Data Mining Log Histori KIRI*

Berikut deskripsi kelas diagram *class*:

DecisionTree, merupakan kelas utama yang akan menjalankan algoritma pembuatan pohon

MethodDecisionTree, merupakan kelas yang menjalankan algoritma pemilihan atribut untuk pembuatan pohon (pada penelitian ini, algoritma yang dapat dipilih adalah ID3 dan C4.5)

Node, merupakan kelas yang digunakan sebagai struktur data untuk *decision tree*

DAFTAR REFERENSI

- [1] Data Mining *Data Mining Concepts and Techniques* 2006 : Jiawei Han and Micheline Kamber
- [2] <http://www.kaisources.org.net/doc/stable/>

LAMPIRAN A

100 DATA PERTAMA DARI LOG HISTORI KIRI

LogId	APIKey	Timestamp (UTC)	Action	AdditionalData
113909	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:07	PAGELOAD	/5.10.83.30/
113910	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014/ 0:07	PAGELOAD	/5.5.83.49/
113911	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014/ 0:09	PAGELOAD	/5.10.83.30/
113912	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:10	PAGELOAD	/5.10.83.88/
113913	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:10	PAGELOAD	/5.10.83.58/
113914	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:11	SEARCHPLACE	taman+fot/10
113915	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:11	FINDROUTE	-6.8972513,107.6385574/-6.91358,107.62718/1
113916	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:12	PAGELOAD	/5.10.83.24/
113917	81CC9E4AD224357E	2/1/2014 0:13	WIDGETLOAD	/192.95.25.92/
11318	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:13	SEARCHPLACE	taman+f/10
113919	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:13	FINDROUTE	-6.8972513,107.6385574/-6.91358,107.62718/1
113920	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 0:15	FINDROUTE	-6.90598,107.59714/-6.90855,107.61082/1
113921	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 0:16	SEARCHPLACE	istanta/0
113922	D0AB08D956A351E4	2.1.2014 0:16	SEARCHPLACE	istaba/0
113923	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 0:16	FINDROUTE	-6.90598,107.59714/-6.90855,107.61082/1
113924	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 0:17	FINDROUTE	-6.90598,107.59714/-6.90855,107.61082/1

113925	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:18	SEARCHPLACE	kantor+po/10
113926	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:18	SEARCHPLACE	kantor+pos/10
113927	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:18	SEARCHPLACE	kantor+pos+ci/10
113928	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:18	SEARCHPLACE	kantor+pos+cimahi/10
113929	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:18	FINDROUTE	-6.7185828,107.0150728/- 6.918881548242062,107.60667476803064/1
113930	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:18	FINDROUTE	-6.9015366,107.5414474/-6.88574,107.53816/1
113931	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:22	PAGELOAD	/5.10.83.49/
113932	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:22	PAGELOAD	/180.253.140.219/
113933	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:24	PAGELOAD	/180.253.140.219/
113934	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:25	PAGELOAD	/180.253.140.219/
113935	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:25	FINDROUTE	-6.90608,107.61530/-6.89140,107.61060/2
113936	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:26	PAGELOAD	/118.137.96.28/
113937	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:26	FINDROUTE	-6.89459,107.58818/-6.89876,107.60886/2
113938	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:27	FINDROUTE	-6.90608,107.61530/-6.89140,107.61060/2
113939	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:28	FINDROUTE	-6.89977,107.62706/-6.89140,107.61060/2
113940	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:28	FINDROUTE	-6.89459,107.58818/-6.86031,107.61287/2
113941	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 0:28	FINDROUTE	-6.90598,107.59714/-6.90855,107.61082/1
113942	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:29	FINDROUTE	-6.9172304,107.6042556/-6.92663,107.63644/1
113943	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:29	FINDROUTE	-6.9172448,107.6042255/-6.92663,107.63644/1
113944	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 0:30	FINDROUTE	-6.90598,107.59714/-6.90855,107.61082/1
113945	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 0:32	FINDROUTE	-6.90598,107.59714/-6.90855,107.61082/1
113946	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 0:33	FINDROUTE	-6.90598,107.59714/-6.90855,107.61082/1
113947	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:35	SEARCHPLACE	jalan+asia+af/8
113948	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:35	FINDROUTE	-6.9172448,107.6042255/-6.92163,107.61046/1
113949	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:35	SEARCHPLACE	taman+fotog/10

113950	A44EB361A179A49E	2/1/2014 0:36	FINDROUTE	-6.917321,107.6043132/- 6.921568846707516,107.61015225201845/1
113951	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:38	PAGELOAD	/5.10.83.68/
113952	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:38	PAGELOAD	/5.10.83.28/
113953	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 0:40		

113976	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:25	PAGELOAD	/5.10.83.24/
113977	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:25	FINDROUTE	-6.91485,107.59123/-6.91593,107.65588/1
113978	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:26	PAGELOAD	/5.10.83.82/
113979	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:28	FINDROUTE	-6.91593,107.65588/-6.91485,107.59123/1
113980	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:29	FINDROUTE	-6.9250709,107.6204635/-6.91728,107.60417/1
113981	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:35	FINDROUTE	-6.9252132,107.6200288/-6.91728,107.60417/1
113982	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:36	FINDROUTE	-6.922427886995373,107.61768691241741/-6.91728,107.60417/1
113983	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:36	FINDROUTE	-6.91431,107.63921/-6.94024,107.71550/1
113984	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:37	PAGELOAD	/5.10.83.98/
113985	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:37	FINDROUTE	-6.921635413232821,107.61909071356058/-6.91728,107.60417/1
113986	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:38	FINDROUTE	-6.88936,107.57533/-6.92600,107.63628/1
113987	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:39	PAGELOAD	http://www.kiri.trav l/m/r/?qs=trans+studi...
113988	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:39	FINDROUTE	-6.92600,107.63628/-6.88936,107.57533/1
113989	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:41	SEARCHPLACE	t rminal+ta/10
113990	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:41	FINDROUTE	-6.9158359,107.6101751/-6.90658,107.61623/1
113991	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:42	FINDROUTE	-6.9158359,107.6101751/-6.90658,107.61623/1
113992	D0AB08D956A351E4	2/1/2014 1:50	FINDROUTE	-6.38355,106.919975/-7.08933734335005,107.562576737255/1
113993	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:51	SEARCHPLACE	taman+ci/10
113994	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:51	SEARCHPLACE	taman+cilaki/10
113995	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:52	PAGELOAD	/206.53.152.33/m
113996	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:52	FINDROUTE	-6.90598,107.59714/-6.91728,107.60417/1
113997	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:54	FINDROUTE	-6.901306,107.6214169/-6.90336,107.62235/1
113998	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:54	FINDROUTE	-6.901306,107.6214169/-6.90336,107.62235/1
113999	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014	PAGELOAD	/5.10.83.27/

114000	308201BB30820124	2/1/2014 1:15	SEARCHPLACE	riau+juction/10
114001	308201BB30820124	2/1/2014 1:56	FINDROUTE	-6.90687,107.61239/-6.89032,107.57961/2
114002	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:57	PAGELOAD	/118.99.112.66/
114003	308201BB30820124	2/1/2014 1:57	FINDROUTE	-6.90687,107.61239/-6.90159,107.60442/1
114004	308201BB30820124	2/1/2014 1:57	FINDROUTE	-6.90687,107.61239/-6.89032,107.57961/2
114005	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 1:58	FINDROUTE	-6.88211,107.60378/-6.90774,107.60908/1
114006	A44EB361A179A49E	2/1/2014 1:59	FINDROUTE	-6.9212516,107.6196466/-6.91728,107.60417/1
114007	308201BB30820124	2/1/2014 1:59	FINDROUTE	-6.90687,107.61239/-6.91486,107.60824/1
114008	687C44EB2424285D	2/1/2014 1:59	WIDGETLOAD	http://www.c nd kial ad rshipschool.sc...
114009	E5D9904F0A8B4F99	2/1/2014 2:00	FINDROUTE	-6.88166,107.61561/-6.90774,107.60908/1