

BAB IV

HASIL DAN PEMBAHASAN

3.1. Pemilihan Data

Pada proses pemilihan data, terdapat beberapa atribut yang digunakan agar data dapat diklasifikasikan berdasarkan ketentuan yang ada. Terdapat beberapa atribut yang akan digunakan pada Penelitian ini, yaitu sebagai berikut.

Table 1. Testing Data Attributes

No	Attribute	Type	Role	Values
1	Nama	Text	Meta	
2	Jenis Kelamin	Categorical	Feature	Laki-Laki, Perempuan
3	Tampilan	Categorical	Feature	Baik, TidakBaik
4	Kecepatan Pengiriman	Categorical	Feature	Cepat, Lambat
5	Harga Jual	Categorical	Feature	Murah, Mahal
6	Shipping Cost	Categorical	Feature	Murah, Mahal

3.2. Preprocessing Data

Preprocessing data adalah variabel penting dalam analisis data yang mencakup membersihkan, mengorganisir, dan mempersiapkan dataset. Tujuannya adalah meningkatkan kualitas data sebelum dilakukan analisis lebih lanjut, melibatkan penanganan nilai-nilai yang hilang, normalisasi, pengkodean 41variable kategorikal, dan eliminasi outlier. Dengan demikian, preprocessing data meningkatkan akurasi dan konsistensi dataset, mendukung hasil analisis yang lebih baik.

3.3. Pembagian Data

Pada tahap pembagian data, data akan dibagi menjadi 2 dataset yaitu sebagai berikut.

3.3.1. Data Training

Data training merupakan data yang akan digunakan untuk membantu proses klasifikasi data. Jadi untuk data training yang akan digunakan yaitu sebanyak 24 data. Untuk data training akan disajikan dalam bentuk table seperti berikut.

Table 2. Data Training

Nama	Jenis Kelamin	Tampilan	Kecepatan Pengiriman	Harga Jual	Shipping Cost	Category
Andriani Ritonga	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Dedi Yendika	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Dewi Juliasih	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Dewi Tria	Perempuan	TidakBaik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Dian Iskandar	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Eva Andriani Ritonga	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Gita Rizky Astuti	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Jumirin	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Mahal	Minat
Mardia Harahap	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Maryadi	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Ngatiran	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Pujiono	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Rendi R Tiana	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Murah	Tidak Minat
Reni Andriani	Perempuan	Baik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Sabariyah	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sri lestari	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat
Sri Rahayu	Perempuan	Baik	Lambat	Murah	Murah	Minat
Sudarto	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sulina	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sutriani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Tugino	Laki-Laki	TidakBaik	Cepat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Tupi suraimah	Perempuan	Baik	Cepat	Mahal	Murah	Minat
Yogi Syahputra	Laki-Laki	Baik	Lambat	Murah	Murah	Minat
Zulfitra Majid	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat

Table diatas merupakan data training yang akan digunakan untuk melakukan proses klasifikasi. Data yang akan digunakan sebanyak 24 data

Masyarakat. Data diperoleh dengan cara membagikan kuesioner kepada Masyarakat.

3.3.2. Data Testing

Data testing merupakan data yang nantinya akan menjadi sampel Penelitian pada data mining menggunakan metode decision tree. Untuk data testing yang akan digunakan yaitu sebagai berikut.

Table 3. Data Testing

Nama	Jenis Kelamin	Tampilan	Kecepatan Pengiriman	Harga Jual	Shipping Cost
Ade Kurniawan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Ade Pujian	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Adila Ramadhani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Adinta	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Agung Nawaf Salna	Laki-Laki	Baik	Lambat	Murah	Murah
Ahmad Sulhan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Akbar Nawaf Salna	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Aldi ILaki-Lakisyah Munthe	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal
Alwi Fazri Munthe	Perempuan	Baik	Lambat	Murah	Murah
Anggi April	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Aprianda	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Aswin Rambe	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Azmi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Chairil Anwar	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Cindi Rahmadaningsih	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Dahlia Br Laki-Lakigunsong	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Dedek Wahyunita	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Dedi Syah Putra	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Della Alya Putri	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Diyana	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Erwin Efendi Rambe	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Fatimah Sri Diah	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Hariansyah	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Hariato	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Henry Agustinus L.Tobing	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Herayani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Heri Kurniawan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Heri Saputra	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Heri Susanto	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Hidup Lumban Tobing	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Husni	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Iis	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Ika Saputri	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Imam Bukhari	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Indayani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Irawan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Izhar Munthe	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Juliana	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah

JuLaki-Lakigin	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal
Juminah	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Jumino	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Junaedi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Kurniasih	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Mas Liadi Kusuma	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Mawar Subuhani Harahap	Laki-Laki	Baik	Cepat	Mahal	Murah
Mawarni	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Misnan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Muchlis Harahap	Laki-Laki	TidakBaik	Cepat	Mahal	Mahal
Muhammad Halawi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Muhammad Iskandar ALaki-Lakisyah	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Murah
Murni Siregar	Perempuan	Baik	Lambat	Murah	Murah
Nila Kusrini	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Nona Anjaini	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Novri Dharma Nainggolan	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Nurmawar	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Nursaddiah Siregar	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal
Pariono	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Partik	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Pranata Anastasia Harahap	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Rinaldi Affandi Rambe	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Riski Satria Darma	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Mahal
Roma Diana	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal
Romi Hanafi Siregar	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Rosmini	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Safrial	Laki-Laki	TidakBaik	Cepat	Mahal	Mahal
Sahara	Laki-Laki	TidakBaik	Cepat	Murah	Murah
Sari Donna Sahabat	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Sarmin	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Selvi Agustin	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Sinem	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Siti Hamidah	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
SudarLaki-Laki	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Sudarmi	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Sugino	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Sujarwadi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Sujoko	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Sumardi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Sumiatun	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Supiatik	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Supiatik	Perempuan	Baik	Lambat	Murah	Murah
Supiyon	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Supriyadi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
SuratLaki-Laki	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Suriana	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Suriyadi	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal
Suryadi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Suyatni	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal
Tami	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal
Taslim	Laki-Laki	Baik	Lambat	Mahal	Mahal
Tia Irviani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Tukirin	Laki-Laki	Baik	Lambat	Murah	Murah
Warniyah	Perempuan	Baik	Cepat	Mahal	Murah
Waseh	Perempuan	TidakBaik	Cepat	Mahal	Mahal
Wiryanto	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Wiwik	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal

Yasmi	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah
Yusri Hamonangan	Laki-Laki	Baik	Lambat	Murah	Murah
Zainal Abidin Nst	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah
Zainul Arifin Nst	Laki-Laki	Baik	Cepat	Mahal	Murah

Pada table diatas merupakan data sampel Penelitian yang akan digunakan pada Penelitian ini pada data mining. Untuk data sampel yang akan digunakan sebanyak 99 data sampel masyarakat. Data tersebut diperoleh dari membagikan kuesioner kepada Masyarakat.

3.4. Pembentukan dan Pengujian Model Algoritma C4.5

Pembentukan model ini merupakan perancangan system yang akan digunakan pada data mining. Jadi system ini yang nantinya akan digunakan untuk melakukan klasifikasi pada data mining dengan menggunakan metode decision tree.

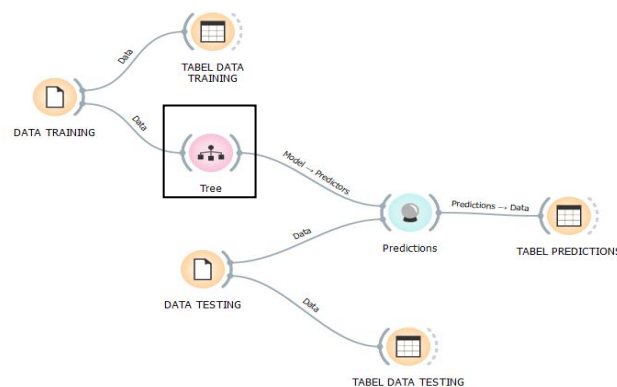


Figure 1. Widget Patterns in Data Mining

Pada gambar diatas merupakan gambar sistem yang dirancang pada aplikasi orange untuk dapat digunakan melakukan sebuah klasifikasi data minat Masyarakat untuk melakukan belanja online. Untuk metode yang digunakan berada didalam kotak yang berwarna hitam. Widget tersebut merupakan metode yang digunakan untuk melakukan klasifikasi minat belanja online masyarakat.

3.5. Hasil Klasifikasi Model Algoritma C4.5

Pada tahapan ini merupakan hasil klasifikasi pada data mining menggunakan metode decision tree. Untuk hasil klasifikasi dari 99 data yang digunakan yaitu sebesar 71 data masyarakat minat melakukan belanja online dan sebanyak 28 data masyarakat tidak minat melakukan belanja online. Hasil tersebut menjelaskan bahwa banyak masyarakat yang minat untuk melakukan belanja online. Untuk table hasilnya dapat dilihat pada table dibawah ini.

Table 4. Classification Results and Model Predictions

Nama	Jenis Kelamin	Tampilan	Kecepatan Pengiriman	Harga Jual	Shipping Cost	Category
Ade Kurniawan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Ade Pujian	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Adila Ramadhani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Adinta	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Agung Nawaf Salna	Laki-Laki	Baik	Lambat	Murah	Murah	Minat
Ahmad Sulhan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Akbar Nawaf Salna	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Aldi ILaki-Lakisayah Munthe	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat
Alwi Fazri Munthe	Perempuan	Baik	Lambat	Murah	Murah	Minat
Anggi April	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Aprianda	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Aswin Rambe	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Azmi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Chairil Anwar	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Cindi Rahmadaningsih	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Dahlia Br Laki-Lakigunsong	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Dedek Wahyunita	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Dedi Syah Putra	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Della Alya Putri	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Diyana	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Erwin Efendi Rambe	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Fatimah Sri Diah	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Hariansyah	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Hariato	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Henry Agustinus L.Tobing	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Herayani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Heri Kurniawan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Heri Saputra	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Heri Susanto	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Hidup Lumban Tobing	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Husni	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Iis	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Ika Saputri	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Imam Bukhari	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Indayani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Irawan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Izhar Munthe	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat

Juliana	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
JuLaki-Lakigin	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat
Juminah	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Jumino	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Junaedi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Kurniasih	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Mas Liadi Kusuma	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Mawar Subuhani Harahap	Laki-Laki	Baik	Cepat	Mahal	Murah	Minat
Mawarni	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Misnan	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Muchlis Harahap	Laki-Laki	TidakBaik	Cepat	Mahal	Mahal	Minat
Muhammad Halawi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Muhammad Iskandar ALaki-Lakisyah	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Murah	Tidak Minat
Murni Siregar	Perempuan	Baik	Lambat	Murah	Murah	Minat
Nila Kusrini	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Nona Anjaini	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Novri Dharma Nainggolan	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Nurmawar	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Nursaddiah Siregar	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat
Pariono	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Partik	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Pranata Anastasia Harahap	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Rinaldi Affandi Rambe	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Riski Satria Darma	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Mahal	Minat
Roma Diana	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat
Romi Hanafi Siregar	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Rosmini	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Safrial	Laki-Laki	TidakBaik	Cepat	Mahal	Mahal	Minat
Sahara	Laki-Laki	TidakBaik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sari Donna Sahabat	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sarmin	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Selvi Agustin	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sinem	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Siti Hamidah	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
SudarLaki-Laki	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sudarmi	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sugino	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sujarwadi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sujoko	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Sumardi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Sumiatun	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Supiatik	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Supiatik	Perempuan	Baik	Lambat	Murah	Murah	Minat
Supiyon	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Supriyadi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
SuratLaki-Laki	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Suriana	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Suriyadi	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Mahal	Mahal	Tidak Minat
Suryadi	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Suyatni	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat
Tami	Laki-Laki	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat
Taslim	Laki-Laki	Baik	Lambat	Mahal	Mahal	Minat
Tia Irviani	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Tukirin	Laki-Laki	Baik	Lambat	Murah	Murah	Minat
Warniyah	Perempuan	Baik	Cepat	Mahal	Murah	Minat
Waseh	Perempuan	TidakBaik	Cepat	Mahal	Mahal	Minat
Wiryanto	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat

Wiwik	Perempuan	TidakBaik	Lambat	Murah	Mahal	Tidak Minat
Yasmi	Perempuan	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Yusri Hamonangan	Laki-Laki	Baik	Lambat	Murah	Murah	Minat
Zainal Abidin Nst	Laki-Laki	Baik	Cepat	Murah	Murah	Minat
Zainul Arifin Nst	Laki-Laki	Baik	Cepat	Mahal	Murah	Minat

3.6. Evaluasi Model Algoritma C4.5

Evaluasi model merupakan tahapan untuk mencari akurasi dari metode yang digunakan. Hal ini dilakukan untuk melihat seberapa cocok metode dilakukan untuk klasifikasi data.

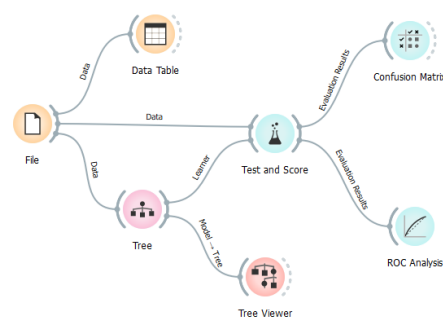


Figure 2. Evaluation of the C4.5 Algorithm Classification Model

Pada gambar diatas merupakan sistem untuk melakukan evaluasi pada metode yang digunakan. Untuk hasil akurasi diperoleh dari beberapa widget yaitu test and score dan confusion matrix. Untuk hasil akurasi yaitu sebagai berikut.

Table 5. Result Of Test and Score

Model	AUC	CA	F1	Precision	Recall
Tree	1.000	1.000	1.000	1.000	1.000

Pada table diatas merupakan hasil akurasi metode decision tree. Hasil akurasi dari metode decision tree yaitu sebesar 100%. Hal ini menyatakan bahwa metode decision tree sangat cocok digunakan untuk melakukan klasifikasi pada minat belanja online masyarakat.

Table 6. Result of Confusion Matrix

		Predicted		Σ
		Puas	Tidak Puas	
Actual	Puas	71	0	71
	Tidak Puas	0	28	28
Σ		71	28	99

Figure 12. The True Positive (TP) result is 71. True Negative (TN) is 28, False Positive (FP) is 0 and False Negative (FN) is 0. Then the values for accuracy, precision and recall are as follows:

$$Accuracy = \frac{71+28}{71+28+0+0} + 100\% \quad \text{Then the Accuracy value} = 100\%$$

$$Presisi = \frac{71}{71+0} + 100\% \quad \text{Then the Presisi value} = 100\%$$

$$Recall = \frac{71}{71+0} + 100\% \quad \text{Then the Recall value} = 100\%$$

Pada widget Confusion Matrix hasil akurasi yang diperoleh pada penggunaan metode decision tree untuk melakukan klasifikasi minat belanja online Masyarakat yaitu sebesar 100%. Hasil tersebut menjelaskan bahwa metode decision tree sangat cocok digunakan untuk melakukan klasifikasi data.

3.7. Hasil Evaluasi Model Algoritma C4.5

Untuk visualisasi pada penelitian ini, penulis menggunakan widget Tree Viewer dan ROC Analysis untuk hasil visualisasi pada metode decision tree.

3.9.1. Tree Viewer

Tree viewer pada data mining menggunakan metode decision tree adalah alat visualisasi yang memungkinkan pengguna untuk secara interaktif menjelajahi dan memahami struktur pohon keputusan yang dihasilkan, mempermudah interpretasi aturan dan keputusan yang terkandung dalam model. Untuk hasil tree viewer dapat dilihat pada gambar dibawah ini.

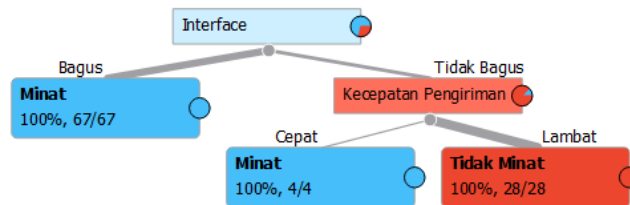


Figure 3. Result of Tree Viewer

Pada gambar diatas merupakan hasil tree viewer dari metode decision tree yang digunakan untuk melakukan klasifikasi pada data mining dengan menggunakan metode decision tree.

3.9.2. ROC Analysis

ROC Analysis pada data mining dengan menggunakan metode decision tree memberikan visualisasi hasil yang memperlihatkan trade-off antara true positive rate dan false positive rate, membantu evaluasi kinerja model secara komprehensif. Untuk hasil ROC Analysis terdapat 2 hasil yaitu hasil minat dan hasil tidak minat.

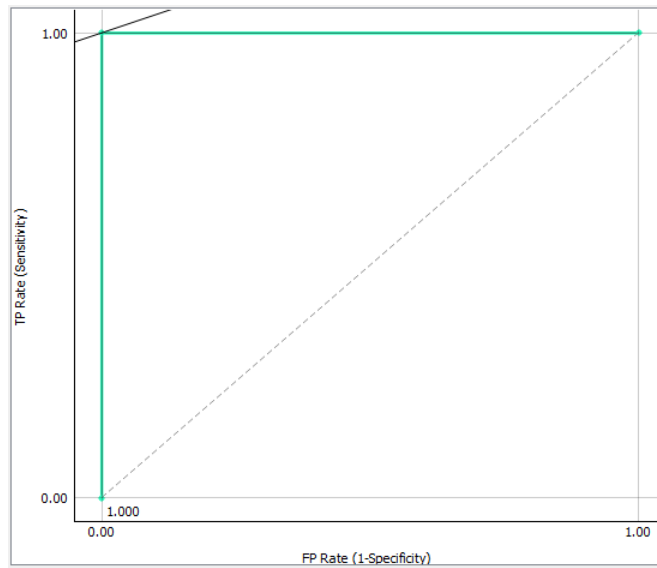


Figure 4. ROC Results Analysis of Community Minat in Online Shopping

Hasil diatas merupakan hasil ROC Analisis Masyarakat minat melakukan belanja online pada data mining dengan menggunakan metode decision tree.

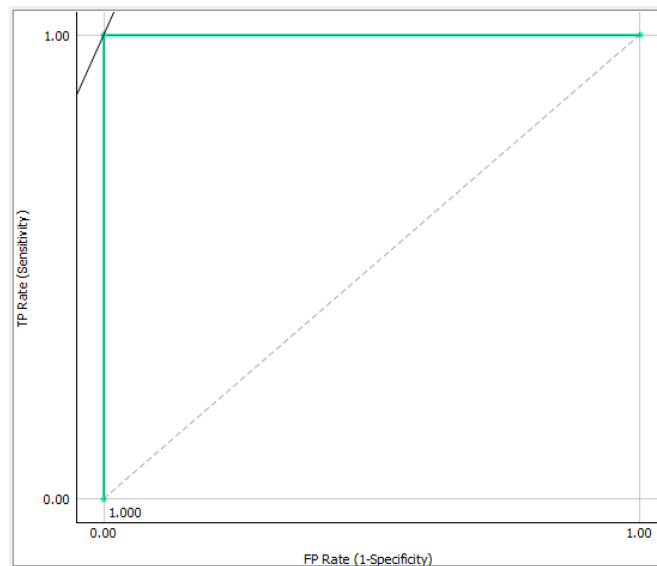


Figure 5. ROC Analysis Results: People Are Tidak Minated in Online Shopping

Hasil diatas merupakan hasil ROC Analisis Masyarakat tidak minat melakukan belanja online pada data mining dengan menggunakan metode decision tree.