**PENERAPAN FEATURE SELECTION INFORMATION GAIN RATIO PADA ALGORITMA NAIVE BAYES UNTUK PREDIKSI KELULUSAN MAHASISWA**

**(STUDI KASUS : TEKNIK INFORMATIKA UIN SUSKA RIAU)**

TUGAS AKHIR

Diajukan Sebagai Salah Satu Syarat

Untuk Memperoleh Gelar Sarjana Teknik

Pada Jurusan Teknik Informatika

Oleh

**MUHAMMAD FAUZAN WIJANARKO**

**11651103693**



**FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI**

**UNIVERSITAS ISLAM NEGERI SULTAN SYARIF KASIM RIAU**

**PEKANBARU**

**2020**

# DAFTAR ISI

[DAFTAR ISI i](#_Toc67000291)

[DAFTAR GAMBAR iii](#_Toc67000292)

[DAFTAR TABEL iv](#_Toc67000293)

[BAB I PENDAHULUAN I-1](#_Toc67000294)

[**1.1** **Latar Belakang** I-1](#_Toc67000295)

[**1.2** **Rumusan Masalah** I-5](#_Toc67000296)

[**1.3** **Batasan Masalah** I-5](#_Toc67000297)

[**1.4** **Tujuan Penelitian** I-5](#_Toc67000298)

[**1.5** **Sistematika Penelitian** I-6](#_Toc67000299)

[BAB II LANDASAN TEORI II-1](#_Toc67000300)

[**2.1** **Perguruan Tinggi** II-1](#_Toc67000301)

[**2.2** ***Data Mining*** II-1](#_Toc67000302)

[**2.3** **Tahapan *Data Mining* dalam KDD** II-1](#_Toc67000303)

[2.3.1 Pembersihan Data (*Data Cleaning*) II-2](#_Toc67000304)

[2.3.2 Transformasi Data (*Data Transformation*) II-2](#_Toc67000305)

[2.3.2.1 Konversi Data (*Data Convert*) II-2](#_Toc67000306)

[2.3.3 Seleksi Data (*Data Selection*) II-2](#_Toc67000307)

[2.3.4 *Mining* process II-2](#_Toc67000308)

[2.3.5 Evaluasi Pola (*Pattern Evaluation*) II-2](#_Toc67000309)

[**2.4** **Teknik *Data Mining*** II-3](#_Toc67000310)

[**2.5** **Seleksi Fitur (Feature Selection)** II-3](#_Toc67000311)

[2.5.1 Algoritma *Information Gain* II-4](#_Toc67000312)

[2.5.2 Algoritma *Symmetrical Uncertainty* II-4](#_Toc67000313)

[2.5.3 Algoritma *Gain Ratio* II-5](#_Toc67000314)

[**2.6** **Klasifikasi** II-6](#_Toc67000315)

[2.6.1 Algoritma *Support Vector Machine* II-7](#_Toc67000316)

[2.6.2 Algoritma *K-Nearest Neighbor* II-7](#_Toc67000317)

[2.6.3 Algoritma *Naïve Bayes* II-7](#_Toc67000318)

[**2.7** ***Split Validation*** II-9](#_Toc67000319)

[**2.8** ***Confusion Matrix*** II-10](#_Toc67000320)

[**2.9** **Penelitian Terkait** II-10](#_Toc67000321)

[BAB III METODOLOGI PENELITIAN III-1](#_Toc67000322)

[**3.1** **Identifikasi Masalah** III-2](#_Toc67000323)

[**3.2** **Pengumpulan Data** III-2](#_Toc67000324)

[3.2.1 Studi Pustaka III-2](#_Toc67000325)

[3.2.2 Pengambilan Data III-2](#_Toc67000326)

[3.2.3 Atribut Data III-2](#_Toc67000327)

[**3.3** **Analisa Permasalahan** III-3](#_Toc67000328)

[*3.4.1* *Cleaning Data* III-3](#_Toc67000329)

[3.4.2 Transformasi Data III-4](#_Toc67000330)

[3.4.3 Seleksi Data III-4](#_Toc67000331)

[3.4.4 Pembagian Data III-5](#_Toc67000332)

[*3.4.5* *Mining process* III-6](#_Toc67000333)

[**3.4** **Perancangan System** III-7](#_Toc67000334)

[3.5.1 Perancangan UML (Unifield Modelling Languange) III-7](#_Toc67000335)

[3.5.2 Perancangan *Database* III-8](#_Toc67000336)

[3.5.3 Perancangan *Interface* (Antarmuka) III-8](#_Toc67000337)

[**3.5** **Implementasi** III-8](#_Toc67000338)

[**3.6** **Pengujian** III-9](#_Toc67000339)

[**3.7** **Kesimpulan dan Saran** III-9](#_Toc67000340)

# DAFTAR GAMBAR

[Gambar 3.1 Metodologi Penelitian III-1](#_Toc67000341)

[Gambar 3.2 Tahap Algoritma Gain Ratio III-5](#_Toc67000342)

[Gambar 3.3 Tahapan Algoritma *Naïve Bayes* III-7](#_Toc67000343)

# DAFTAR TABEL

[Tabel 1.1 Data Kelulusan Mahasiswa I-2](#_Toc67000344)

[Tabel 2.2 *Confusion Matrix* untuk Klasifikasi Dua Kelas II-10](#_Toc67000345)

[Tabel 3.1 Atribut Data Sebelum di Seleksi III-3](#_Toc67000346)

# PENDAHULUAN

## **Latar Belakang**

Perguruan tinggi adalah satuan penyelenggara pendidikan tinggi yang merupakan tingkat lanjutan dari jenjang pendidikan menengah di jalur pendidikan formal. Hal ini sesuai dengan pengertian perguruan tinggi menurut (UU No. 20 Tentang Sistem Pendidikan Nasional, 2003) yang menyatakan bahwa : perguruan tinggi merupakan jenjang pendidikan setelah pendidikan menengah mencakup program pendidikan diploma, sarjana, magister, spesialis, dan doktor yang diselenggarakan oleh perguruan tinggi. Perguruan tinggi juga perlu mendeteksi perilaku mahasiswa, sehingga dapat diketahui faktor yang menyebabkan kegagalan seorang mahasiswa untuk lulus atau lulus dengan masa studi yang telah ditetapkan, seperti rendahnya kemampuan akademik, usia masuk, indeks prestasi maupun faktor-faktor lainnya (Romadhona, A., Suprapedi , S. dan Himawan, 2017).

Menurut (BAN-PT, 2019) salah satu indikator yang menjadi tolak ukur keberhasilan perguruan tinggi dalam melakukan proses kegiatan belajar mengajar (KBM) adalah angka kelulusan. Angka kelulusan yang tinggi dianggap sebagai sebuah prestasi pada perguruan tinggi yang bersangkutan. Angka kelulusan yang tinggi bisa digunakan sebagai bahan promosi untuk menarik minat calon mahasiswa baru. Jika perguruan tinggi dapat mencapai tingkat kelulusan 100% maka dapat dikatakan perguruan tinggi tersebut sukses dan berhasil.

Setiap universitas memiliki standar kelulusannya masing-masing, tergantung pada kebijakan dan standarisasi dari masing-masing universitas. Keterlambatan kelulusan mahasiswa merupakan masalah yang sering dihadapi oleh setiap universitas. UIN SUSKA RIAU juga tidak luput dari masalah tersebut, salah satu jurusan yang terdapat di UIN SUSKA RIAU adalah teknik informatika.

Tabel 1.1 Data 2016 Sampai 2019 Masuk Dan Lulusnya Mahasiswa TIF

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Tahun | Masuk | Lulus |
| 2019 | 247 | 204 |
| 2018 | 146 | 177 |
| 2017 | 212 | 126 |
| 2016 | 175 | 29 |

Tabel diatas diperoleh dari Pusat Teknologi Informasi dan Pangkalan Data(PTIPD), menyatakan data empat tahun terakhir jumlah kelulusan di jurusan Teknik Informatika. Dapat dilihat setiap tahunnya mengalami peningkatan kelulusan. Tetapi, jika di kalkulasikan jumlah mahasiswa yang masuk dalam empat tahun terakhir berjumlah 780 tidak sama dengan jumlah mahasiswa yang lulus dengan total 536 mahasiswa. Timbulnya permasalahan ini menuntut pihak jurusan untuk memiliki keunggulan dalam hal pemanfaatan sumber daya sarana, prasarana dan manusia. Dengan bantuan sistem informasi untuk menunjang kegiatan pengambilan keputusan yang memanfaatkan gudang data, diperlukan juga analisis data untuk menggali informasi yang tersedia.

Terkait kelulusan mahasiswa telah banyak penelitian yang dilakukan, salah satunya pada penelitian (Imaslihkah et al., 2013) tentang faktor-faktor yang mempengaruhi predikat kelulusan mahasiswa menggunakan analisis *Regresi Logistik*. Pengujian dilakukan menggunakan dua cara yaitu pengujian secara serentak dan pengujian secara individu. Pengujian secara serentak, faktor yang berpengaruh antara lain jalur penerimaan, fakultas, pekerjaan orang tua, jenis kelamin dan pendapatan orang tua. Untuk pengujian individu, faktor yang berpengaruh seperti fakultas, jalur penerimaan, pekerjaan orang tua dan pendapatan. Akurasi yang diperoleh dari model pengujian serentak yaitu sebesar 77,41% yang dirasa sudah cukup baik. Lalu penelitian (Sulistio, 2017) pengimplementasian prediksi kelulusan mahasiswa menggunakan metode *discriminant analysis* berbasis web. Metode *discriminant analysis* ini mengklasifikasikan suatu objek dari objek lain menuju kelas masing-masing. Objek akan dianggap sebagai siswa, jadi metode ini akan memisahkan sekelompok siswa yang nantinya akan di letakkan pada kelas masing-masing. Hasil yang diperoleh dengan menggunakan 100 data *testing* tejadi kegagalan prediksi sebanyak 7, sehingga dapat disimpulkan akurasi yang diperoleh sebesar 93%.

Penelitian lain oleh (Widaningsih, 2019) untuk membandingkan empat algoritma yaitu C4.5, *Support vector machine* (SVM), *k-nearest neigbor* (kNN,) dan Naïve Bayes untuk memprediksi nilai dan waktu kelulusan mahasiswa. Variable yang digunakan yaitu jenis kelamin dan nilai indeks prestasi dari semester 3 sampai semester 6. *Software* yang digunakan pada penelitian ini yaitu *Rapidminer*. Hasil yang diperoleh dari perbandingan antara empat algoritma tersebut, bahwa algoritma *Naive bayes* merupakan algoritma terbaik untuk memprediksi kelulusan mahasiswa tepat waktu dengan IPK lebih dari 3 dan nilai akurasi sebesar 76,79%.

Beberapa penelitian menggunakan *naïve bayes* untuk kasus memprediksi kelulusan mahasiswa, diantaranya : (Setiyani et al., 2020) menghasilkan akurasi diatas 90% dengan jumlah atribut yang berbeda pada setiap literatur, atribut yang terdapat pada semua literatur adalah IPK (indeks prestasi kumulatif). pada penelitian (Prabowo & Kodar, 2019) dengan menggunakan 244 data latih dan 62 data uji pada data kelulusan mahasiswa tahun 2011 sampai 2014, menghasilkan akurasi sebesar 82,26%. Dan juga penelitian yang dilakukan oleh (Siswanto, 2019) penerapan algoritma *naive bayes* menggunakan 14 atribut memperoleh akurasi sebesar 95,14%.

Penelitia yang dilakukan oleh (Natalius, 2011) mengungkapkan terdapat kekurangan pada metode *Naïve Bayes Classifier*,dimana pada metode ini memiliki banyak celah yang mengakibatkan pengurangan keefektifitasannya. Seperti meloloskan atribut-atribut yang tidak layak untuk dilakukan proses mining. Lalu penelitian yang dilakukan oleh (Rosandy, 2016) menemukan kelemahan lainnya pada algoritma *naive bayes* yaitu lama waktu dan tingkat akurasi prediksi yang digunakan untuk melakukan prediksi.

Salah satu teknik yang digunakan untuk mengurangi kompleksitas atribut adalah menggunakan seleksi fitur (*Feature selection*). Teknik ini dilakukan untuk memberitahu *subset* fitur yang paling berpengaruh dalah suatu *dataset*, seleksi fitur juga membentu perngurangan dimensi model, mengurangi fitur domain dan menghilangkan fitur yang berlebihan. Dengan cara ini dapat mempercepat proses pemodelan/pembelajaran (Adnyana, 2019).

Penelitian yang berkaitan dengan kelulusan mahasiswa menggunakan seleksi fitur *information gain* pada *naive bayes* telah dilakukan oleh (doni, 2020) dimana akurasi metode *naive bayes* sebesar 79,25% dapat ditingkatkan menggunakan seleksi fitur *information gain* dengan hasil 86,79%. Terdapat pengembangan dari *information gain* disebut *gain ratio*, *gain ratio* merupakan modifikasi dari *information gain* yang mengurangi biasnya. *Gain ratio* mengambil angka dan ukuran dari cabang kedalam akun ketika memilih sebuah atribut, cara ini akan mengoreksi *information gain* dalam mengambil unsur informasi dari pecahan ke sebuah akun (Priyadarsini et al., 2012). Penelitian yang dilakukan oleh (Ariestya et al., 2016) dimana melakukan perbandingan antara seleksi fitur *information gain, gain ratio* dan *gini index* pada *decision tree* untuk menentukan jalur kelulusan mahasiswa, memberikan hasil *gain ratio* tertinggi dengan akurasi sebesar 100% diikuti dengan *information gain* sebesar 90% dan *gini index* sebesar 85%. Dan penelitian (Socrates et al., 2016) untuk mengoptimalkan nilai akurasi *naive bayes* dengan menggunakan fitur seleksi *gain ratio*. Hasil yang diperoleh terbukti dengan menggunakan fitur seleksi *gain ratio* dapat meningkatkan akurasi metode *naive bayes* dari 91% ke 94%.

Berdasarkan permasalahan yang telah di jelaskan di atas, maka dalam hal ini peneliti akan melakukan penelitian tugas akhir yang berjudul “Penerapan *feature selection gen ratio* pada algoritma *Naive Bayes* untuk Prediksi Kelulusan Mahasiswa (Studi Kasus : Teknik Informatika UIN SUSKA Riau)” yang akan di implementasikan menggunakan bahasa pemrograman *Python*.

## **Rumusan Masalah**

Berdasarkan permasalahan yang diperoleh dan dijelaskan pada latar belakang, maka dapat dirumuskan masalah yang akan dijelaskan pada laporan Tugas Akhir ini adalah sebagai berikut:

1. Bagaimana membangun sistem dengan penerapan seleksi fitur *Information Gain Ratio* pada algoritma *naive bayes* untuk memprediksi kelulusan mahasiswa di Jurusan Teknik Informatika UIN SUSKA Riau?
2. Bagaimana mengukur tingkat akurasi dalam penerapan seleksi fitur *Information Gain Ratio* pada algoritma *naive bayes* untuk memprediksi kelulusan mahasiswa di Jurusan Teknik Informatika UIN SUSKA Riau?
3. Bagaimana hasil perbandingan tingkat akurasi penerapan seleksi fitur *Information Gain Ratio* pada algoritma *naive bayes* dan tanpa menggunakan seleksi fitur *Information Gain Ratio* untuk memprediksi kelulusan mahasiswa di Jurusan Teknik Informatika UIN SUSKA Riau?

## **Batasan Masalah**

Ada beberapa batasan masalah dalam penelitian ini, sebagai berikut:

1. Data yang dibutuhkan sebagai datasets utama adalah data akademik mahasiswa Teknik Informatika UIN SUSKA Riau dari tahun 2016-2019 yang sudah dinyatakan lulus sebanyak 530 data.
2. Kelas atau label yang digunakan sebagai hasil prediksi yaitu lulus tepat waktu dan terlambat.
3. Atribut yang akan digunakan berupa mata kuliah dari semester 1 sampai semester 5 dan merupakan mata kuliah inti dari jurusan Teknik Informatika.

## **Tujuan Penelitian**

Tujuan dalam penelitian ini adalah sebagai berikut :

Membangun sistem penerapkan seleksi fitur *Information Gain Ratio* dan algoritma *naive bayes* untuk memprediksi kelulusan mahasiswa di Jurusan Teknik Informatika UIN SUSKA RIAU.

Mengukur tingkat akurasi dalampenerapan seleksi fitur *Information Gain Ratio* dan algoritma *naive bayes* untuk memprediksi kelulusan mahasiswa di Jurusan Teknik Informatika UIN SUSKA RIAU.

Membandingkan tingkat akurasi penerapan seleksi fitur *Information Gain Ratio* pada algoritma *naive bayes* dan tanpa menggunakan seleksi fitur *Information Gain Ratio* untuk memprediksi kelulusan mahasiswa di Jurusan Teknik Informatika UIN SUSKA Riau

## **Sistematika Penelitian**

Laporan penelitian ini ditulis dengan sistematika penulisan sebagai berikut:

**BAB I PENDAHULUAN**

Bab ini menjelaskan tentang latar belakang masalah, rumusan masalah, batasan masalah, tujuan yang terdiri dari tujuan umum dan tujuan khusus, serta sistematika penulisan.

**BAB II LANDASAN TEORI**

Pada bab ini uraikan teori-teori yang relevan dengan penelitian. Teori tersebut akan menjadi literatur bagi peneliti dalam membangun sistem.

**BAB III METODOLOGI PENELITIAN**

Bab ini menguraikan tahapan-tahapan penelitian yang dilakukan. Tahapan tersebut adalah tahapan pengumpulan data, pengolahan data hingga tahapan pembangunan sistem.

**BAB IV ANALISA DAN PERANCANGAN**

Bab ini menjelaskan proses analisa terhadap sistem lama dan sistem baru, serta perancangan *database* dan antarmuka dari sistem yang akan dibangun.

**BAB V IMPLEMENTASI DAN PENGUJIAN**

Bab ini menjelaskan tentang bagaimana mengimplementasikan hasil perancangan ke dalam sebuah sistem berbasis web serta menjelaskan tentang hasil pengujian dari sistem yang sudah dibangun.

**BAB VI PENUTUP**

Bab ini berisi kesimpulan yang diperoleh dari pembahasan mengenai sistem yang dibangun serta beberapa saran sebagai hasil akhir dari penelitian yang telah dilakukan.

# LANDASAN TEORI

## **Perguruan Tinggi**

Perguruan tinggi adalah satuan penyelenggara pendidikan tinggi yang merupakan tingkat lanjutan dari jenjang pendidikan menengah di jalur pendidikan formal. Hal ini sesuai dengan pengertian perguruan tinggi menurut UU No. 20 tahun 2003 pasal 19 ayat 1 yang menyatakan bahwa : perguruan tinggi merupakan jenjang pendidikan setelah pendidikan menengah mencakup program pendidikan diploma, sarjana, magister, spesialis, dan doktor yang diselenggarakan oleh perguruan tinggi. Perguruan tinggi juga perlu mendeteksi perilaku mahasiswa, sehingga dapat diketahui faktor yang menyebabkan kegagalan seorang mahasiswa untuk lulus atau lulus dengan masa studi yang telah ditetapkan, seperti rendahnya kemampuan akademik, usia masuk , indeks prestasi maupun faktor-faktor lainnya (Romadhona, A., Suprapedi , S. dan Himawan, 2017).

## ***Data Mining***

Data mining menurut (Larose & Larose, 2014) merupakan korelasi, pola dan arah yang baru dengan menggunakan teknologi pengenalan pola serta statistika dan teknik matematika pada penyaringan sejumlah data yang besar dalam repositori. lalu menurut (Asriningtias & Mardhiyah, 2014) data mining adalah suatu kegitan untuk menemukan pola yang menarik dalam jumlah data yang besar, data dapat disimpan didalam *data base*, *data warehouse* atau penimpanan lainnya. Dan pendapat lain (Jiawei Han, 2012) data mining adalah proses menemukan pola yang menarik dan sejumlah besar pengetahuan dari data yang besar. Sumber data tersebut bisa berupa *database*, gudang data, web, dan repositori informasi maupun data langsung ke sistem.

## **Tahapan *Data Mining* dalam KDD**

Data Mining sendiri sering disebut sebagai *Knowledge Discovery in Database* (KDD) merupakan suatu kegiatan yang melakukan penngumpulan, pemakaian data masa lampau untuk menemukan informasi seperti hubungan suatu pola dalam *dataset* yang berukuran besar (Handoko & Lesmana, 2018). beberapa Tahapan-tahapan pada *data mining* ialah seperti pembersihan data (*data cleaning*), seleksi data (*data selection*), transformasi data (*data transformation*), proses mining, dan evaluasi pola (*pattern evaluation*).

### Pembersihan Data (*Data Cleaning*)

*Data cleaning* atau pembersihan data merupakan suatu proses untuk menghilangkan data yang tidak memiliki pengaruh dalam suatu *dataset*. Data yang tidak memiliki pengaruh seperti data yang hilang, data yang tidak valid maupun data yang salah ketik akan dibuang agar meningkatkan performa menjadi lebih ringan dikarenakan jumlah data yang diproses akan berkurang dan kerumitan data menjadi lebih gampang.

### Transformasi Data (*Data Transformation*)

*Data transformation* atau transformasi data merupakan tahap dimana mengubah format pada *dataset* ke dalam format yang cocok untuk diproses. Beberapa metode dalam *data mining* memiliki jenis format data yang berbeda-beda. Transformasi data pada penelitian ini akan dilakukan dengan cara konversi dan normalisasi data.

### Konversi Data (*Data Convert*)

Konversi data adalah suatu bentuk teknik mengubah data *string* menjadi angka yang biasa di kenal dengan istilah *encoding*. Dalam hal ini setelah data di seleksi, maka data akan dikonversi dari data pada tipe atribut *non-numerik* ke data *tipe numerik*.

### Seleksi Data (*Data Selection*)

*Data selection* atau seleksi data adalah proses memilah data yang akan digunakan, karena tidak semua data pada *database* akan digunakan dalam proses penelitian. Hanya data yang memiliki kriteria sesuai akan digunakan dalam *database* untuk diteliti.

### *Mining* process

*Mining process* atau proses mining merupakan tahapan proses yang utama. Semua tahapan sebelumnya adalah untuk mendukung tahapan proses ini. Tahapan ini adalah proses menggunakan metode dan algoritma yang ada untuk menemukan pengetahuan dari data yang ada.

### Evaluasi Pola (*Pattern Evaluation*)

*Pattern evaluation* atau evaluasi pola adalah tahapan dalam mengidentifikasi pola – pola yang ada berdasarkan hasil dari proses mining yang telah dilakukan dan menarik kesimpulan berupa pengetahuan untuk menilai apakah hipotesis yang ada telah terpenuhi atau belum.

## **Teknik *Data Mining***

Menurut (Maulana & Fajrin, 2018) pengelompokan *data mining* dibagi menjadi beberapa kelompok yaitu :

* + - 1. Deskripsi

Deskripsi merupakan cara untuk menggambarkan pola dan memiliki kecenderungan yang terdapat dalam data yang tersedia.

* + - 1. Estimasi

Memiliki kemiripan dengan klasifikasi, tetapi dalam target variabel lebih kearah numerik ketimbang arah kategori

* + - 1. Prediksi

Prediksi merupakan memperkirakan atau menerka suatu nilai yang belum diketahui pada masa mendatang

* + - 1. *Clustering*

Clustering adalah suatu metode pengelompokan *record*, pengamatan, atau pembentukan kelas objek-objek yang memiliki kemiripan.

* + - 1. Asosiasi

Asosiasi merupakan metode yang mengidentifikasi hubungan antara berbagai peristiwa yang terjadi pada satu waktu.

* + - 1. Klasifikasi

Dalam klasifikasi terdapat target kategori variabel, seperti penggolongan pendapatan dapat dipisahkan dalam tiga kategori, yaitu tinggi, sedang, dan rendah.

## **Seleksi Fitur (Feature Selection)**

Seleksi fitur *(Feature selection*) digunakan untuk mengurangi kompleksitas atribut yang nantinya akan dikelola. Teknik ini dilakukan untuk memberitahu *subset* fitur yang paling berpengaruh dalah suatu *dataset*, seleksi fitur juga membentu perngurangan dimensi model, mengurangi fitur domain dan menghilangkan fitur yang berlebihan. Dengan cara ini dapat mempercepat proses pemodelan/pembelajaran (Adnyana, 2019). Algoritma feature selection dibagi menjadi tiga kelompok : filter, wrappers dan embedded selector (Rahmansyah et al., 2018).

* + - 1. Wrappers

Teknik wrapper akan mengambil subset dari suatu set fitur, dengan mengevaluasi kinerja klasifikasi pada subset, lalu subset lain akan di evaluasi menggunakan pengklasifikasi. Subset yang memiliki kinerja paling tinggi pada klasifikasian akan dipilih, dengan artian wrapper lebih dapat diandalkan untuk klasifikasi dengan kepentingan akurasi.

* + - 1. Embedded

Algoritma *Decision Tree* mewakili di antara model *Embedded*, yang memilih atribut dengan kemampuan klasifikasi potensial terbesar di setiap *node* untuk membagi subruang.Teknik Embedded melakukan feature selection selama proses mempelajari data sama seperti yang dilakukan jaringan syaraf tiruan.

* + - 1. Filter

Metode filter akan mengevaluasi setiap fitur secara bebas dari klasifikasi, Metode *Filter* menggunakan kriteria penilaian yang tepat yang mencakup jarak, informasi, ketergantungan dan konsistensi. lalu akan memberikan peringkat pada feature yang telah dievaluasi dan mengambil yang memiliki bobot tinggi. Beberapa contoh metode filter yaitu seperti *Information Gain, Symmetrical Uncertainty , Gain Ratio* dan lain-lain.

### Algoritma *Information Gain*

Information gain merupakan metode seleksi fitur yang paling sederhana, dimana algoritma ini melakukan perangkingan atribut pada dataset, metode ini banyak digunakan pada aplikasi kategorisasi teks, analilis data dan analisis data citra (Chormunge & Jena, 2016). Pengukuran nilai information gain didapatkan dari nilai entropy sebelum pemisahan dikurangi dengan nilai setelah pemisahan. Pengukuran ini akan digunakan sebagai tahap awal untuk menentukan atribut yang akan digunakan dan dibuang. Atribut yang memiliki kriteria atau bobot tertinggi nantinya akan digunakan untuk proses klasisfikasi (Bimantoro & Uyun, 2017).

### Algoritma *Symmetrical Uncertainty*

Metode ini merupakan metode yang paling sering digunakan berbasis filter informasi, metode filter ini dengan berkolerasi dengan cepat untuk menghapus fitur yang tidak relevan dan berlebihan. Pengukuran metode ini digunakan untuk mengukur rudundansi (Piao et al., 2019). Dan merurut (Saikhu et al., 2019) metode Feature Selection yang digunakan untuk mengevaluasi hubungan non-linear antara variabel dan class.

### Algoritma *Gain Ratio*

Pengembangan dari *information gain* disebut *gain ratio*, *gain ratio* merupakan modifikasi dari *information gain* yang mengurangi biasnya. *Gain ratio* mengambil angka dan ukuran dari cabang kedalam akun ketika memilih sebuah atribut, cara ini akan mengoreksi *information gain* dalam mengambil unsur informasi dari pecahan ke sebuah akun (Priyadarsini et al., 2012).

*Gain* Ratiodapat dihitung dengan membagi nilai *Information Gain* dengan nilai *Split Information* dengan rumus sebagai berikut:

(2.1)

Untuk mencari nilai *Information Gain* dapat dilakukan dengan cara menghitung nilai *Information Gain* dari setiap atribut berdasarkan pengurangan nilai *entropy* sebelum pemisahan dengan nilai *entropy* setelah pemisahan berdasarkan atribut.

(2.2)

Keterangan :

Gain (D, A): *Information* atribut A

: Total *entropy*

: *entropy* A

Menghitung nilai *entropy* sebelum pemisahan atribut dari setiap atribut dapat dilakukan dengan rumus berikut :

(2.3)

Keterangan:

D: Himpunan kasus

I: jumlah partisi D

Pk: Proporsi dari Ck terhadap D

Setelah mendapatkan nilai *entropy* sebelum pemisahan dari setiap atribut, selanjutnya kita akan menghitung nilai *entropy* setelah pemisahan dari setiap atribut, perhitunganya dapat dilakukan dengan rumus berikut :

(2.4)

Keterangan:

D: Himpunan kasus

A: Atribut

v: jumlah partisi atribut A

|Dj|: jumlah kasus pada partisi ke j

|D|: jumlah kasus dalam D

(Dj): Total *Entropy* pada partisi

*Split* Information adalah nilai informasi dari sebuah atribut. *Split Information* dapat dihitung dengan rumus sebagai berikut:

(2.5)

Keterangan:

A : Atribut

*v* : jumlah partisi atribut A

|Dj| : jumlah kasus pada partisi ke j

|D| : jumlah kasus dalam D

## **Klasifikasi**

Klasifikasi adalah proses menemukan model (fungsi) yang menggambarkan dan membedakan kelas data atau kosep, untuk memprediksi kelas dari objek yang label kelasnya tidak diketahui. Proses klasifikasi data, data latih akan dianalisa dengan algoritma klasifikasi. Disini label kelas adalah keputusan yang dipinjam, dan model yang dipelajari atau pengklasifikasi berbentuk aturan klasifikasi. Data uji digunakan untuk memperkirakan akurasi dari aturan klasifikasi. Jika akurasi bisa diterima, maka aturan dapat diterapkan pada klasifikasi data baru. Model yang didapatkan didasarkan pada analisis dari data latih (objek yang label kelasnya diketahui), terdapat banyak metode klasifikasi seperti *support vector machine*, *k-nearest-neighbor, naive bayes* dan lain-lain (Jiawei Han, 2012).

### Algoritma *Support Vector Machine*

*Support Vector Machine* (SVM) diperkenalkan pertama kali oleh Vapnik di tahun 1992 sebagai suatu rangkaian dengan konsep yang unggul pada bidang pengenalan pola. Metode ini masih terbilang muda, walapun begitu kemampuan evaluasinya dalam berbagai hal menempatkannya menjadi salah satu tema yang berkembang pesat (Nugroho, 2007). *Support Vector Machine* (SVM) sendiri memiliki prinsip dasar linier clasifier, dimana klasifikasi yang secara linear dapat dipisahkan. Tetapi *Support Vector Machine* (SVM) telah dikembangkan agar dapat beroperasi pada permasalahan *non-linear* dengan cara memasukkan konsep kernel (Octaviani et al., 2014).

### Algoritma *K-Nearest Neighbor*

Algoritma *K-Nearest Neighbor* (KNN) merupakan salah satu metode yang menerapkan *supervised learning*, dengan kata lain algoritma ini bertujuan untuk menemukan pola baru. Ketepatan akurasi algoritma ini ditentukan oleh ada atau tidaknya data yang tidak relevan. Algoritma ini biasanya digunakan untuk melakukan proses analisis klasifikasi, tetapi belakangan ini metode KNN dapat juga diguanakan untuk prediksi (Bode, 2017). Perhitungan metode ini dilakukan berdasarkan data pembelajaran data yang jaraknya paling dekat dengan objek tersebut. Data pembelajaran akan ditampilkan ke ruang berdimensi banyak, dimana masing masing dimensi menampilkan fitur dari *dataset*. Ruang tersebut akan dibagi menjadi bagian-bagian berdasarkan klasifikasi data pembelajaran. Ruang akan ditandai sebuah titik kelas c, dimana kelas c merupakan klasifikasi yang paling bnyak ditemukan pada buah tetangga terdekat (Yustanti, 2012).

### Algoritma *Naïve Bayes*

*Naive Bayes classifier* (NBC) merupakan salah satu algoritma pada teknik klasifikasi yang ditemukan oleh ilmuan inggris Thomas Bayes. *Naive bayes* merupakan salah satu metode pembelajaran mesin dengan perhitungan probabilitas dan statistik yang memprediksi peluang dimasa depan dengan menggunakan pengalaman dimasa sebelumnya atau yang lebih dikenal dengan teorema *bayes*. Dikombinasikan dengan *naive* dimana bahwa semua atribut independen atau tidak ada ciri tertentu dari sebuah kelas yang berhubungan dengan ciri kelas lainnya (Bustami, 2014).

Dalam penelitian (Saleh, 2015)klasifikasi menggunakan data numerik menggunakan rumus *densitas gauss* :

|  |  |
| --- | --- |
|  | (2.6) |

Keterangan :

P : Peluang

Xi : Atribut ke i

xi : Nilai atribut ke i

Y : Kelas yang dicari

yi : Sub kelas Y yang dicari

µ : *mean* (rata – rata dari seluruh atribut)

σ : *Deviasi* standar (menyatakan varian dari seluruh atribut)

Alur distribusi gaussian pada algoritma *naive bayes*:

* + - 1. Baca data latih
      2. jika data bersifat non-numerik hitung jumlah dan probabilitas, namun apabila data numerik maka :
         1. Cari nilai *mean* dan standar *deviasi* dari masing-masing parameter yang merupakan data numerik. Adapun persamaan yang digunakan untuk menghitung nilai rata – rata hitung (*mean*) dapat dilihat sebagai berikut :

|  |  |
| --- | --- |
|  | (2.7) |

Keterangan :

µ : rata – rata hitung (*mean*)

xi : nilai sample ke -i

n : jumlah sampel

Dan rumus untuk menghitung nilai simpangan baku (standar deviasi) sebagai berikut:

|  |  |
| --- | --- |
|  | (2.8) |

Keterangan :

σ : standar deviasi

xi : nilai x ke -i

µ : rata-rata hitung

n : jumlah sampel

* + - * 1. Cari nilai probabilistik dengan cara menghitung jumlah data yang sesuai dari kategori yang sama dibagi dengan jumlah data pada kategori tersebut.
      1. Hitung data testing dengan cara menghitung probabilitas distribusi gaussian berdasarkan nilai dalam tabel *mean*, standard *deviasi* dan probabilitas dari masing-masing atribut, kemudian kalikan semua nilai probabilitas yang telah dihitung pada atribut berdasarkan kelasnya.
      2. Nilai dengan bobot terbesar adalah solusinya

## ***Split Validation***

*Split validation* merupakan salah satu operator pada *rapidminer* yang memiliki fungsi untuk melakukan validasi sederhana secara acak kemudian membagi sebuah dataset menjadi 2 bagian yaitu data uji dan data latih. Menggunakan *Split validation* akan dilakukan percobaan *training* berdasarkan rasio *split* yang telah ditetapkan, lalu sisa dari data latih disebut data uji. Data latih merupakan data yang akan digunakan untuk mempelajari pola pada data set, dan data testing adalah sisa data dari data latih, berfungsi untuk menguji keakuratan hasil pembelajaran.

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| **90%** | | | | | | | | | **10%** |
| **80%** | | | | | | | | **20%** | |
| **70%** | | | | | | | **30%** | | |
| **60%** | | | | | | **40%** | | | |
| **50%** | | | | | **50%** | | | | |
| **40%** | | | | **60%** | | | | | |
| **30%** | | | **70%** | | | | | | |
| **20%** | | **80%** | | | | | | | |
| **10%** | **90%** | | | | | | | | |

Gambar 2.1 Split Validation

Keterangan:

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  | = | Data *Training* |
|  | = | Data *Testing* |

## **Confusion *Matrix***

*Confusion matrix* merupakan tabel yang memberikan informasi hasil dari klasifikasi yang dilakukan oleh sistem dengan membandingkan hasil klasifikasi sebenarnya. Tabel *confusion matrix* berisi empat kemungkinan dimana *output* sebagai bahan acuan untuk membandingkan antara kejadian sebenarnya dengan prediksi kejadian.

Tabel 2.2 *Confusion Matrix* untuk Klasifikasi Dua Kelas

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| ***Actual*** | ***Predicted*** | |
| **Tepat Waktu** | **Tidak Tepat Waktu** |
| **Tepat Waktu** | TN | FP |
| **Tidak Tepat Waktu** | FN | TP |

|  |  |
| --- | --- |
|  | (2.9) |
|  | (2.10) |
|  | (2.11) |

Keterangan :

TN = nilai true negatives

TP = nilai true positives

FP = nilai false positives

FN = nilai false negatives

## **Penelitian Terkait**

Bebrerapa penelitian terkait yang menggunakan algoritma Random Forest adalah sebagai berikut :

1. **Aplikasi Data Mining Untuk Menampilkan Informasi Tingkat Kelulusan Mahasiswa**

Penelitian melakukan pemindaian pada *database* untuk mendapatkan informasi yang dibutuhkan. Aplikasi ini dibangun menggunakan bahasa pemograman *Borland Delphi* 7 dengan *database* SQL Server 2000 untuk tempat penyimpanan data. Hasil yang diperoleh oleh aplikasi ini bahwa atribut yang paling berpengaruh untuk mengetahui tingkat ketepatan waktu kelulusan mahasiswa adalah indeks prestasi kumulatif.

1. **Prediksi Kelulusan Mahasiswa Tepat Waktu Berdasarkan Usia, Jenis Kelamin Dan Indeks Prestasi Menggunakan Algoritma Decision Tree**

Penilitan ini diawali dengan mengambil data dari indeks prestasi (IP) mahasiswa yang mengambil mata kuliah setiap semesternya. Data *training* yang digunakan yaitu data mahasiswa angkatan 2009 dengan atributnya yaitu usia, jenis kelamin, indeks prestasi selama 4 semester pertama yaitu semester 1, semester 2, semester 3 dan semester 4. Lalu melakukan perhitungan nilai *information gain* pada setiap atribut, atribut dengan nilai tertinggi yaitu indeks prestasi semester 4. Lalu melakukan perbandingan mining algoritma *DecisionTree C4.5, ID3* dan *Chaid* untuk mengetahui algoritma mana yang paling cocok untuk melakukan prediksi kelulusan mahasiswa. Hasil yang diproleh yaitu bahwa algoritma decision tree memiliki kinerja lebih baik dari pada algoritma lainnya.

1. **Analisis Prediksi Kelulusan Mahasiswa Tepat Waktu Menggunakan Metode Data Mining Naive Bayes : Systematic Review**

Pada penelitian ini melakukan prediksi mengenai kelulusan mahasiswa yang tepat waktu menggunakan atribut dari database perguruan tinggi. Hasil yang diperoleh memberikan hasil akurasi diatas 90% pada ketiga literatur walaupun menggunakan jumlah atribut dan aplikasi data mining yang berbeda.

1. **Penerapan Feature Selection untuk Prediksi Lama Studi Mahasiswa**

Pada penelitian ini melakukan pengaruh mata kuliah terhadap lama studi mahasiswa menggunakan teknik feature selection Correlation Based, Information Gain Based, dan Learner Based, hasil akurasi dari feature selection tersebut akan diukur menggunakan algoritma naive bayes. Hasil yang diperoleh menunjukkan hasil mampu meningkatan akurasi klasifikasi pada algoritma naive bayes. akurasi tertinggi *dataset* nilai mahasiswa dihasilkan oleh teknik *Learned based* menggunakan model *wrapper*, sedangkan hasil terendah diperoleh teknik *information gain*.

1. **Decision Tree Learning Untuk Penentuan Jalur Kelulusan Mahasiswa**

Penelitian ini melakukan perbandingan seleksi fitur *information gain*, *gain ratio* dan *gini index* pada algoritma *Iterative Dichotomiser* 3 (ID3) untuk penentuan jalur kelulusan mahasiswa. Model yang dihasilkan oleh ketiga seleksi fitur memiliki hasil akurasi diatas 85%, dimana hasil tertinggi dihasilkan oleh *gain ratio* dengan akurasi 100% dan hasil terendah dihasilkan oleh gini index dengan akurasi 85%.

1. **Naïve Bayes dan Filtering Feature Selection Information Gain untuk Prediksi Ketepatan Kelulusan Mahasiswa**

Pada penelitian ini melakukan komparasi antara algoritma *naive bayes* dengan dua algoritma *naive bayes* dan *information gain* untuk memprediksi ketepatan kelulusan mahasiswa. Hasil yang diperoleh penelitian ini menunjukkan akurasi terbaik pada kombinasi algoritma *naive bayes* dan algoritma *feature selection information gain* sebesar 89,79% untuk penggunaan 3 atribut.

1. **Analisis Komparasi Algoritma Naive Bayes Dan C4-5 Untuk Waktu Kelulusan Mahasiswa**

Penilitian ini bertujuan untuk membandingkan aloritma *naive bayes* dengan algoritma C4.5 dengan seleksi fitur *gain ratio* pada data kelulusan mahasiswa STMIK Widya Pratama tahun 2011 sampai 2014. Data set memiliki 12 variabel yang akan diolah menggunakan *software* rapidminer yang nantinya akan diuji tingkat akurasinya dengan confusion matriks. Hasil dari penelitian ini adalah algoritma C4.5 mendapatkan hasil yang lebih baik dari pada algoritma *naive bayes* dengan selisih 1.59%.

# METODOLOGI PENELITIAN

Metodologi penelitian merupakan tahapan proses yang dijadikan pedoman dalam melakukan penelitian untuk mencapai tujuan. Tahapan penelitian yang akan dilakukan ditunujukkan pada gambar berikut.

**Mulai**

**Pengumpulan Data**

1. Studi Pustaka
2. Pengambilan data
3. Atribut data

**Perumusan Masalah**

**Analisa Permasalahan**

Analisa proses *data mining*

1. Pembersihan data
2. Transformasi Data
3. Seleksi Data
4. *Gain Ratio*
5. Proses *mining*
6. *Naive Bayes*

**Pengujian**

1. *Blackbox*
2. Perbandingan dengan aplikasi lain
3. Akurasi sistem

**Kesimpulan dan Saran**

**Selesai**

**Implementasi**

**Perancangan Sistem**

1. Perancangan UML (*Unified Modelling Language*)
2. Perancangan *Database*
3. Perancangan *Interface* (antarmuka)

Gambar 3.1 Metodologi Penelitian

## **Identifikasi Masalah**

Tahap Pertama yang dilakukan yaitu mengidentifikasi terhadap permasalahan yang akan diangkat sebagai topik penelitian. Tahap ini dilakukan untuk mengidentifikasi permasalahan yang ada sehingga dilakukan penelitian untuk menghasilkan solusi yang diharapkan. Perumusan masalah yang dilakukan pada penelitian ini adalah bagaimana memprediksi kelulusan mahasiswa di Teknik Informatika UIN SUSKA Riau dengan menggunakan algoritma *Naive Bayes* dengan bantuan *feature selection Gain Ratio*.

## **Pengumpulan Data**

Tahapan Pengumpulan data dilakukan setelah tahap indentifikasi masalah. Tahapan ini dilakukan untuk mendapatkan informasi terhadap data yang berhubungan dengan penelitian yang sedang dilakukan. Tahapan pengumpulan data ini dilakukan dengan dua tahap yaitu dengan studi pustaka dan pengambilan data.

### Studi Pustaka

Studi pustaka adalah proses mempelajari dan memahami teori-teori yang berhubungan dengan topik penelitian. Pada proses ini dilakukan pemahaman terhadap beberapa buku, jurnal dan artikel yang memuat teori-teori sebagai referensi dalam melakukan penelitian ini.

### Pengambilan Data

Pengambilan data dilakukan dengan mengumpulkan data-data kelulusan mahasiswa Teknik Informatika. Pengumpulan data yang dilakukan pada penelitian ini adalah data sekunder. Data sekuder sendiri merupakan data yang diperoleh menggunakan perantara seperti buku, jurnal dan penelitian sebelumnya. Data yang diperoleh berasal dari Pusat Teknologi Informasi dan Pangkalan Data (PTIPD) Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau yang berupa data kelulusan mahasiswa dari tahun 2016 – 2019, data tersebut nantinya akan digunakan sebagai pembentuk model yang nantinya akan diteliti.

### Atribut Data

Atribut yang akan digunakan merupakan mata kuliah semester 1 sampai semester 5 dan juga merupakan mata kuliah inti dari teknik informatika UIN SUSKA RIAU. Berikut atribut yang akan digunakan pada penelitian ini :

Tabel 3.1 Atribut Data Sebelum di Seleksi

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| **No** | **Atribut** | **Keterangan** |
| 1 | nilai\_sisdig | Nilai Mata Kuliah Sistem Digital |
| 2 | nilai\_daspro | Nilai Mata Kuliah Dasar Pemrograman |
| 3 | nilai\_alpro | Nilai Mata Kuliah Algoritma dan Pemrograman |
| 4 | nilai\_matdis | Nilai Mata Kuliah Matematika Diskrit |
| 5 | nilai\_arkom | Nilai Mata Arsitektur Komputer |
| 6 | nilai\_basdat | Nilai Mata Kuliah Basis Data |
| 7 | nilai\_metnum | Nilai Mata Kuliah Metode Numerik |
| 8 | nilai\_strukdat | Nilai Mata Kuliah Struktur Data |
| 9 | nilai\_sbd | Nilai Mata Kuliah Sistem Basis Data |
| 10 | nilai\_so | Nilai Mata Sistem Operasi |
| 11 | nilai\_jarkom | Nilai Mata Jaringan Komputer |
| 12 | nilai\_ki | Nilai Mata Keamanan Informasi |
| 13 | nilai\_rpl | Nilai Mata Rekayasa Perangkat Lunak |
| 14 | nilai\_si | Nilai Mata Sistem Informasi |
| 15 | nilai\_pb | Nilai Mata Kuliah Pemrograman Bergerak |
| 16 | Status Kelulusan | Status Kelulusan Mahasiswa Tepat Waktu / Tidak Tepat Waktu |

## **Analisa Permasalahan**

Terdapat beberapa tahapan yang dimiliki *data mining*, masing-masing tahapan ini nantinya akan menghasilkan faktor yang berpengaruh terhadap kelulusan mahasiswa. Berikut tahapan yang akan dilakukan pada penelitian ini :

### *Cleaning Data*

Pembersihan data (cleaning data) merupakan langkah pertama yang akan dilakukan pada data yang kita miliki, pembersihan data akan melakukan proses menyeleksi, memperbaiki maupun menghapus data yang tidak memiliki pengaruh dalam *dataset*. Pembersihan data akan dilakukan dalam data kelulusan mahasiswa dikarenakan sering terdapat kasus dimana terjadinya data yang tidak konsisten dan data yang hilang. Penanganan yang dilakukan jika terdapat data yang hilang maka dilakukan mengisi data yang hilang tersebut berdasarkan data yang sebelumnya. Dengan dilakukannya pembersihan data diharapkan meningkatkan peforma menjadi lebih ringan dikarenakan jumlah data yang diproses berkurang dan tingkat kerumitan data menjadi berkurang.

### Transformasi Data

Transformasi data tahap dimana mengubah format pada *dataset* ke dalam format yang cocok untuk diproses. Transformasi data pada penelitian ini akan dilakukan dengan cara konversi data.

1. **Konversi Data (*Data Convert*)**

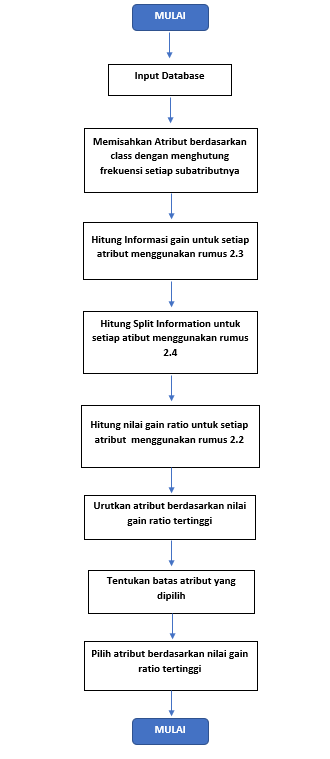
Data yang telah dilakukan proses pembersihan data akan melalui tahap konversi data. dataset yang diberikan berupa data berbentuk string, lalu akan diubah dalam bentuk angka, tahapan ini bisa disebut juga dengan encoding

### Seleksi Data

Seleksi data adalah proses memilah data yang akan digunakan, karena tidak semua data pada database akan digunakan dalam proses penelitian. Hanya data yang memiliki kriteria sesuai akan digunakan dalam *database* untuk diteliti. Metode *feature selection* yang digunakan yaitu *Information Gain Ratio*.

1. **Gain Ratio**

Gain Ratio Merupakan Pengembangan dari algoritma information gain, dimana gain ratio akan mengambil unsur informasi dari sebuah akun. Untuk tahapan algoritma *Gain Ratio* dapat dilihat pada gambar 3.2.



Gambar 3.2 Tahap Algoritma Gain Ratio

### Pembagian Data

Data yang telah melewati proses *pre-processing* akan melakukan proses pembagian data, pembagian data merupakan mengubah data set menjadi data *training* dan data *testing* dengan metorde *split validation*. Rasio perbandingan yang yang digunakan adalah 90:10, 80:20, 70:30 dan 60:40. Berikut penjelasan bagaimana proses pembagian data :

* 1. Data *training*, merupakan data kelulusan mahasiswa dari tahun 2016-2019 akan menjadi *inputan* yang akan dibagi secara acak dengan menggunakan metode *split validation*. Data *training* dibuat untuk melatih algoritma untuk mencari model yang pas. Jika rasio yang ditetapkan 90:10, yaitu 90% data kelulusan terdiri dari data latih.
  2. Data *testing*, 10% dari data kelulusan yang telah ditetapkan merupakan data *testing*, model yang dihasilkan pada data *training* akan digunakan sebagai acuan untuk mengetahui performa model yang telah didapatkan pada proses *testing*.

Pembagian data *training* dan data *testing* dilakukan pada masing-masing rasio perbandingan. Sehingga masing-masing perbandingan rasio memiliki akurasi dari pembagian data. Setelah didapat akurasi dari model terbaik yang telah di evaluasi, selanjutnya akan dilakukan proses *data mining* untuk memprediksi data baru mahasiswa dan mengetahui hasil prediksi pada algoritma *Naïve Bayes* berbasis *Information Gain Ratio.*

### *Mining process*

*Mining process* atau proses *mining* merupakan tahapan proses yang utama. Semua tahapan sebelumnya adalah untuk mendukung tahapan proses ini. Tahapan ini adalah proses menggunakan metode dan algoritma yang ada untuk menemukan pengetahuan dari data yang ada. Pada penelitian ini, akan menggunakan algoritma klasifikasi yaitu naive bayes.

1. ***Naive Bayes***

*Naive bayes* merupakan salah satu metode pembelajaran mesin dengan perhitungan probabilitas dan statistik yang memprediksi peluang dimasa depan dengan menggunakan pengalaman dimasa sebelumnya atau yang lebih dikenal dengan teorema *bayes*. Alur distribusi gaussian pada algoritma *naïve bayes* dapat dilihat pada gambar 3.3.

input Datasets

Baca Datasets

Mean Tiap Parameter memakai rumus 2.6

Standar Deviasi Tiap Parameter memakai rumus 2.7

Probabilitas Kelas

Tabel Mean, Standar Deviasi dan Kelas

Hitung Data Prediksi memakai rumus 2.5

Solusi

Gambar 3.3 Tahapan Algoritma *Naïve Bayes*

## **Perancangan UML (Unifield Modelling Languange)**

*Unififed Modelling Language* (UML) merupakan himpunan struktur dan teknik untuk permodelan desain program berorientasi obyek (OOP). Perancangan UML pada penelitian ini meliputi perancangan *Use Case Diagram, Sequence Diagram, dan Class Diagram.*

* + - 1. *Use Case Diagram*

*Use case diagram* merupakan tahap yang akan digambarkan atau dijelaskan terhadap proses pembangunan sistem.

* + - 1. *Sequence Diagram*

*Sequence diagram* adalah tahap yang menggambarkan serangkaian pesan yang dilakukan oleh beberapa obyek.

* + - 1. *Class Diagram*

*Class diagram* adalah tahap yang dilakukan dengan menggambarkan struktur *class* dengan *class* lainnya.

## **Perancangan System**

Tahap lanjutan dari proses analisa adalah perancangan. Pada tahap ini dilakukan penggambaran dan perencanaan dari sistem yang akan dibangun. Proses perancangan dalam penelitian ini adalah sebagai berikut:

### Perancangan *Database*

Perancangan ini bertujuan untuk mendesain *database* sebagai tempat penyimpanan data pada sistem yang akan dibangun. Keberadaan *database* akan mendukung kebutuhan pemrosesan data dan beberapa obyek kinerja sistem.

### Perancangan *Interface* (Antarmuka)

*User interface* merupakan tampilan visual pada produk yang disajikan, yang menghubungkan sistem dengan pengguna. Tampilan pada *interface* dapat berupa bentuk, warna dan tulisan sebagaimana tampilan sebuah produk yang dilihat oleh pengguna.

## **Implementasi**

Implementasi sistem adalah prosedur tersistematika yang dilakukan dalam menyelesaikan desain pada dokumen yang disetujui. Aplikasi ini membutuhkan perangkat pendukung yaitu perangkat keras. Spesifikasi perangkat keras adalah sebagai berikut :

*Processor* : *Intel Core i5*

*RAM* : 8 GB

*SSD* : 512 GB

Spesifikasi perangkat lunak:

*Platform* : *Microsoft Windows 10 Home Single Language*

*Database* : MySQL

*Web Server* : *Apache*

*Browser* : *Google Chrome*

*Server* : *localhost*

Bahasa Pemrograman : HTML, Python, dan Java Script

*Text Editor* : Php Storm 2019.3.4

## **Pengujian**

Menurut kamus besar bahasa indonesi (KBBI) pengujian merupakan proses, cara ataupun perbuatan untuk menguji sesuatu. Tahap pengujian ini dilakukan untuk mengetahui hasil dari model dan sistem yang telah dibuat. Untuk mengetahui kelayakan dan fungsi sistem tersebut maka akan dilakukan pengujian akurasi model dan pengujian sistem menggunakan :

* + - * 1. Pengujian *black box*, yaitu pengujian yang dilakukan pada fungsi-fungsi sistem yang dibangun sesuai dengan yang diharapkan.
        2. Pengujian hasil sistem, yaitu pengujian dengan membandingkan hasil pada sistem dengan hasil menggunakan aplikasi rapidminer.
        3. Pengujian akurasi, yaitu pengujian yang dilakukan dengan *split validation* untuk mengevaluasi model pada metode yang digunakan. Pengujian dilakukan berdasarkan pengolahan pada *split validation* pada data setelah di normalisasi, sehingga akan diperoleh akurasi dari masing-masing perbandingan rasio dari pengujian metode *naïve bayes* berbasis *information gain ratio* dan tanpa menggunakan *information gain ratio.* Untuk mengetahui kinerja pada metode akan digunakan rumus *precision* (2.10), *recall* (2.11) dan *akurasi* (2.9).

## **Kesimpulan dan Saran**

Tahap ini berisi *review* dari penelitian yang telah dilakukan sebelumnya. *Review* ini bertujuan untuk memastikan bahwa sistem yang telah dibangun sudah sesuai dengan yang diharapkan. Kemudian diberikan beberapa saran untuk menjadi acuan dalam pengembangan penelitian selanjutnya.

# DAFTAR PUSTAKA

Adnyana, I. made B. (2019). Penerapan Feature Selection untuk Prediksi Lama Studi Mahasiswa. *Jurnal Sistem Dan Informatika*.

Ariestya, W. W., Praptiningsih, Y. E., & Supriatin, W. (2016). DECISION TREE LEARNING UNTUK PENENTUAN JALUR KELULUSAN MAHASISWA. *Jurnal Ilmiah FIFO*. https://doi.org/10.22441/fifo.v8i1.1304

Asriningtias, Y., & Mardhiyah, R. (2014). Aplikasi Data Mining Untuk Menampilkan Informasi Tingkat Kelulusan Mahasiswa. *Jurnal Informatika Ahmad Dahlan*, *8*(1), 103640. https://doi.org/10.12928/jifo.v8i1.a2082

BAN-PT. (2019). *Instrumen Akreditasi Perguruan Tinggi*. *April*, 7–9.

Bimantoro, D. A., & Uyun, S. ’. (2017). PENGARUH PENGGUNAAN INFORMATION GAINUNTUK SELEKSI FITUR CITRA TANAH DALAM RANGKA MENILAI KESESUAIAN LAHAN PADA TANAMAN CENGKEH. *JISKA*.

Bode, A. (2017). K-NEAREST NEIGHBOR DENGAN FEATURE SELECTION MENGGUNAKAN BACKWARD ELIMINATION UNTUK PREDIKSI HARGA KOMODITI KOPI ARABIKA. *ILKOM Jurnal Ilmiah*. https://doi.org/10.33096/ilkom.v9i2.139.188-195

Bustami. (2014). Penerapan Algoritma Naive Bayes. *Jurnal Informatika*.

Chormunge, S., & Jena, S. (2016). Efficient feature subset selection algorithm for high dimensional data. *International Journal of Electrical and Computer Engineering*. https://doi.org/10.11591/ijece.v6i4.9800

Handoko, K., & Lesmana, L. S. (2018). Data Mining Pada Jumlah Penumpang Menggunakan Metode Clustering. *Snistek*.

Imaslihkah, S., Ratna, M., & Ratnasari, V. (2013). Analisis regresi logistik ordinal terhadap faktor-faktor yang mempengaruhi predikat kelulusan mahasiswa S1 di ITS Surabaya. *Jurnal Sains Dan Seni Pomits*.

Jiawei Han, M. K. and J. P. (2012). *Data Mining: Concepts and Techniques, Third Edition - Books24x7*. Morgan Kaufmann Publishers.

Larose, D. T., & Larose, C. D. (2014). An Introduction to Data Mining. In *Discovering Knowledge in Data*. https://doi.org/10.1002/9781118874059.ch1

Maulana, A., & Fajrin, A. A. (2018). PENERAPAN DATA MINING UNTUK ANALISIS POLA PEMBELIAN KONSUMEN DENGAN ALGORITMA FP-GROWTH PADA DATA TRANSAKSI PENJUALAN SPARE PART MOTOR. *KLIK - KUMPULAN JURNAL ILMU KOMPUTER*. https://doi.org/10.20527/klik.v5i1.100

Natalius, S. (2011). Metoda Naïve Bayes Classifier dan Penggunaannya pada Klasifikasi Dokumen. *Jurnal Sistem Informasi Sekolah Tinggi Elektro Dan Informatika Institut Teknologi Bandung*.

Nugroho, A. S. (2007). Pengantar Support Vector Machine ∗. *Jurnal Data Mining, Jakarta*.

Octaviani, P. A., Yuciana Wilandari, & Ispriyanti, D. (2014). Penerapan Metode Klasifikasi Support Vector Machine (SVM) pada Data Akreditasi Sekolah Dasar (SD) di Kabupaten Magelang. *Jurnal Gaussian*.

Piao, M., Piao, Y., & Lee, J. Y. (2019). Symmetrical uncertainty-based feature subset generation and ensemble learning for electricity customer classification. *Symmetry*. https://doi.org/10.3390/sym11040498

Prabowo, F. E., & Kodar, A. (2019). Analisis Prediksi Masa Studi Mahasiswa Menggunakan Algoritma Naïve Bayes. *Jurnal Ilmu Teknik Dan Komputer*. https://doi.org/10.22441/jitkom.2020.v3.i2.008

Priyadarsini, P., L. Valarmathi, M., & Sivakumari, S. (2012). Hybrid Perturbation Technique using Feature Selection Method for Privacy Preservation in Data Mining. *International Journal of Computer Applications*. https://doi.org/10.5120/9257-3427

Rahmansyah, A., Dewi, O., Andini, P., Hastuti, T., Ningrum, P., & Suryana, M. E. (2018). Membandingkan Pengaruh Feature Selection Terhadap Algoritma Naïve Bayes dan Support Vector Machine. *Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi (SNATi)*, 1–7.

Romadhona, A., Suprapedi , S. dan Himawan, H. (2017). Prediksi Kelulusan Mahasiswa Tepat Waktu Berdasarkan Usia, Jenis Kelamin, Dan Indeks Prestasi Menggunakan Algoritma Decision Tree. *Jurnal Teknologi Informasi*.

Rosandy, T. (2016). PERBANDINGAN METODE NAIVE BAYES CLASSIFIER DENGAN METODE DECISION TREE (C4.5) UNTUK MENGANALISA KELANCARAN PEMBIAYAAN (Study Kasus : KSPPS / BMT AL-FADHILA. *Jurnal Teknologi Informasi Magister Darmajaya*.

Saikhu, A., Arifin, A. Z., & Fatichah, C. (2019). Correlation and symmetrical uncertainty-based feature selection for multivariate time series classification. *International Journal of Intelligent Engineering and Systems*. https://doi.org/10.22266/IJIES2019.0630.14

Saleh, A. (2015). Implementasi Metode Klasifikasi Naïve Bayes Dalam Memprediksi Besarnya Penggunaan Listrik Rumah Tangga. *Creative Information Technology Journal*.

Setiyani, L., Wahidin, M., Awaludin, D., & Purwani, S. (2020). Analisis Prediksi Kelulusan Mahasiswa Tepat Waktu Menggunakan Metode Data Mining Naïve Bayes : Systematic Review. *Faktor Exacta*.

Siswanto, E. (2019). Optimasi Metode Naïve Bayes Dalam Memprediksi Tingkat Kelulusan Mahasiswa Stekom Semarang. In *JURIKOM)*.

Socrates, I. G. A., Akbar, A. L., Akbar, M. S., Arifin, A. Z., & Herumurti, D. (2016). Optimasi Naive Bayes Dengan Pemilihan Fitur Dan Pembobotan Gain Ratio. *Lontar Komputer : Jurnal Ilmiah Teknologi Informasi*. https://doi.org/10.24843/lkjiti.2016.v07.i01.p03

Sulistio, S. (2017). APLIKASI PREDIKSI KELULUSAN MAHASISWA DENGAN METODE LINEAR DISCRIMINANT ANALYSIS. *Computatio : Journal of Computer Science and Information Systems*. https://doi.org/10.24912/computatio.v1i1.241

UU No. 20 Tentang Sistem Pendidikan Nasional, (2003).

Widaningsih, S. (2019). PERBANDINGAN METODE DATA MINING UNTUK PREDIKSI NILAI DAN WAKTU KELULUSAN MAHASISWA PRODI TEKNIK INFORMATIKA DENGAN ALGORITMA C4,5, NAÏVE BAYES, KNN DAN SVM. *Jurnal Tekno Insentif*. https://doi.org/10.36787/jti.v13i1.78

Yustanti, W. (2012). Algoritma K-Nearest Neighbour untuk Memprediksi Harga Jual Tanah. *Jurnal Matematika Statistika Dan Komputasi*.