SISTEM PENDUKUNG KEPUTUSAN PENILAIAN EFEKTIVITAS SISTEM INFORMASI MENGGUNAKAN METODE NAÏVE BAYES CLASSIFIER

Dinda Audilla¹, Fauziah², Deny Hidayatullah³

Sistem Informasi, Universitas Nasional daudilla@gmail.com¹, fauziah@civitas.unas.ac.id²

Submitted June 13, 2019; Revised September 25, 2019; Accepted November 10, 2019

Abstrak

Seiring dengan berkembangnya teknologi yang semakin pesat, pembuatan sistem informasi guna menunjang pekerjaan pun semakin diperlukan. Namun, dalam penerapannya tidak selalu memberikan manfaat yang optimal bagi penggunanya. Sehingga diperlukan evaluasi terhadap sistem informasi yang telah dibuat. Perancangan sistem pendukung keputusan yang memberikan kesimpulan berupa "Efektif" dan "Tidak Efektif" dapat dijadikan sebagai bahan evaluasi dan perbaikan. Penelitian ini bertujuan untuk membantu mengukur efektivitas sistem informasi dengan sistem pendukung keputusan yang menggunakan metode *Naive Bayes Classifier*. Metode tersebut dipilih karena mampu melakukan proses klasifikasi berdasarkan data terdahulu untuk memprediksi data mendatang. Dari hasil pengujian yang dilakukan menggunakan data latih sebanyak 100 data dan data uji sebanyak 55 data, menghasilkan nilai akurasi sebesar 85.45% dan *error* sebesar 14.55%, maka metode *Naive Bayes Classifier* cocok diimplementasikan pada sistem pendukung keputusan penilaian efektivitas sistem informasi.

Kata Kunci : Sistem Pendukung Keputusan, Efektivitas Sistem Informasi, Evaluasi, Naïve Bayes Classifier.

Abstract

Along with rapidly advancing technology, making information systems to support work is increasingly needed. However, in its application, it does not always provide optimal benefits for users. So, an evaluation of the information system that has been made is needed. Decision support system that gives conclusions of "Satisfied" and "Dissatisfied" can be used as material for evaluations and improvements. This study aims to help measure the effectiveness of information systems through decision support systems that use Naive Bayes Classifier method. The method was chosen because it was able to carry out the classification process based on previous data to predict future data. From the results of tests conducted using 100 training data and 55 test data data, producing an accuracy value of 85.45% and an error of 14.55%, therefore the Naïve Bayes Classifier method is suitable to be applied in decision support systems to evaluate the effectiveness of system information.

Key Words: Decision Support System, Effectiveness of Information System, Evaluation, Naïve Bayes Classifier.

1. PENDAHULUAN

Berkembangnya teknologi informasi yang begitu pesat mempengaruhi kemajuan suatu perusahaan dalam mengoptimalkan kinerja dengan membuat berbagai sistem informasi. Sistem informasi ini bertujuan untuk meningkatkan kualitas pelayanan hingga efisiensi proses kerja mulai dari menyajikan informasi guna mendukung fungsi operasional hingga fungsi manajemen. Perubahan proses penyelesaian pekerjaan dari sistem manual ke sistem modern dimana semua aktivitas dilakukan berbasis elektronik yang dikenal dengan *e-office* tentu saja memiliki banyak kekurangan dalam penerapannya. Oleh karena itu, diperlukan evaluasi untuk mengukur efektivitas penerapan sistem

p-ISSN: 2527 - 9661

e-ISSN: 2549 - 2837

informasi dalam suatu perusahaan. Hal tersebut dapat diukur menggunakan Sistem Pendukung Keputusan.

Sistem Pendukung Keputusan didefinisikan sebagai sebuah sistem untuk mendukung para pengambil keputusan manajerial dalam situasi keputusan semiterstruktur [1]. Sistem ini tidak dimaksudkan untuk mengotomatisasikan pengambilan keputusan, tetapi memberikan perangkat interaktif yang memungkinkan pengambilan keputusan [2]. Salah satu metode yang dapat digunakan yaitu Naïve Bayes Classifier. Naïve Bayes Classifier merupakan salah satu teknik klasifikasi metode probabilistik dan statistik yang dikemukakan oleh Thomas Bayes yang dikenal dengan yaitu memprediksi Teorema Bayes, peluang di masa depan berdasarkan pengalaman di masa sebelumnya. Klasifikasi Naïve Bayes dikombinasikan secara Naïve dimana diasumsikan bahwa kondisi antar atribut saling lepas [3].

Berdasarkan penelitian yang dilakukan oleh [4] dengan judul "Metode *Naïve Bayes* untuk Penentuan Penerima Beasiswa Bidikmisi Universitas Mulawarman" menghasilkan sebuah aplikasi sistem pendukung keputusan dengan tingkat akurasi sebesar 85.56%[4]. Oleh karena itu, metode ini dipilih karena dinilai sederhana tetapi menghasilkan hasil yang akurat[5].

Tujuan penelitian dari ini adalah membangun suatu sistem pendukung keputusan untuk menganalisa efektivitas penerapan sistem informasi menggunakan metode Naïve Bayes Classifier berbasis web yang dapat membantu perusahaan dalam melakukan evaluasi menentukan tindak lanjut yang tepat. Penelitian ini menggunakan 8 atribut penilaian yang terdiri dari kemudahan penggunaan sistem, manfaat sistem, kecepatan penyelesaian pekerjaan, peningkatan efektivitas pekerjaan,

informasi yang dihasilkan, kecepatan penyajian informasi, peningkatan kualitas pelayanan, kesesuaian sistem dengan kebutuhan, dan 1 atribut kesimpulan berupa kesimpulan. Dari atribut-atribut tersebut akan dapat menghasilkan prediksi berupa kesimpulan efektivitas sistem informasi berdasarkan data-data penilaian sebelumnya.

p-ISSN: 2527 - 9661

e-ISSN: 2549 - 2837

2. METODE PENELITIAN

Tahapan penelitian yang akan dilakukan dalam pembuatan sistem pendukung keputusan penilaian efektivitas sistem informasi menggunakan metode *Naïve Bayes Classifier* sebagai berikut:



Gambar 1. Tahapan Penelitian

Uraian dari tahapan penelitian diatas adalah sebagai berikut:

A. Analisis Kebutuhan Sistem

Tahap awal penelitian dimulai dengan menentukan kebutuhan sistem diantaranya:

1. Data

Data yang dibutuhkan berupa data kuesioner penerapan sistem informasi yang telah diisi *user*.

- 2. Perangkat Keras (*Hardware*)
 Penelitian ini dilakukan menggunakan *laptop* dengan spesifikasi, sebagai berikut:
 - RAM 6GB
 - Harddisk 500GB
 - Processor AMD A8
- 3. Perangkat Lunak (*Software*)
 Perangkat lunak yang digunakan untuk perancangan sistem berupa:
 - XAMPP versi 3.2.2
 - *Notepad++*
 - Google Chrome

B. Pengumpulan Data

Data yang dikumpulkan berupa data primer yaitu data kuesioner penilaian yang didapatkan secara langsung dari sumber data. Selain itu, digunakan beberapa studi pustaka yang merupakan data sekunder.

1. Data primer

Data primer yang diambil berupa data kuesioner yang terdiri dari 8 kriteria penilaian yang dituliskan sebagai K1 sampai K8. Setiap kriteria memiliki 4 anggota berupa nilai. Masing-masing nilai memiliki tingkatan dari Sangat Setuju (4) sampai Sangat Tidak Setuju (1). Hasil penilaian berupa kesimpulan yang terdiri dari Efektif dan Tidak Efektif. Hasil efektif diperoleh berdasarkan rata-rata penilaian 3.00-4.00. Untuk hasil tidak efektif diperoleh berdasarkan rata-rata penilaian < 3.00. Contoh sampel data primer yang diambil sebagai berikut:

Tabel 1. Sampel Data Primer

p-ISSN: 2527 - 9661 e-ISSN: 2549 - 2837

Nama Karyawan	K 1	K 2	К 3	K 4	K 5	K 6	K 7	K 8	Kesimpulan
Sangapan	3	3	3	3	3	3	4	4	EFEKTIF
Ratna Kusuma	3	4	3	3	4	4	4	3	EFEKTIF
Suri Mulyani	2	3	3	2	3	3	3	3	TIDAK EFEKTIF

2. Data sekunder

Studi pustaka dilakukan dengan mempelajari indikator yang diperlukan untuk menilai efektivitas sistem informasi, dan mendapat referensi metode yang sesuai.

C. Naïve Bayes Classifier

Naïve Bayes Classifier merupakan teknik prediksi pengklasifikasian berbasis probabilistic sederhana berdasar pada penerapan teorema Bayes (aturan Bayes) dengan asumsi independensi (ketidaktergantungan) yang kuat (naif)[6]. Maksud independensi yang kuat adalah bahwa sebuah data tidak berkaitan dengan ada atau tidaknya data yang sama. Prediksi Bayes didasarkan pada teorema Bayes dengan formula umum sebagai berikut:[4]

$$P(H|X) = \frac{P(X|H).P(H)}{P(X)}$$
 (1)

Penjelasan dari formula tersebut adalah sebagai berikut:

Parameter : Keterangan

P(H|X) : Probabilitas akhir bersyarat

suatu hipotesis H terjadi jika diberikan bukti X

terjadi.

P(X|H): Probabilitas sebuah bukti X

terjadi akan mempengaruhi hipotesis H (probabilitas

posterior).

P(H) : Probabilitas awal (prior)

hipotesis H terjadi tanpa memandang bukti apapun.

P(X) : Probabilitas awal (prior)

bukti X terjadi tanpa memandang hipotesis bukti

yang lain.

Setelah data dikumpulkan, dilakukan proses pengolahan data dengan cara pembersihan data, integrasi data, seleksi data, transformasi data [7], dan pembentukan *dataset* yang nantinya digunakan sebagai data latih (*training*) dan data uji (*testing*).

D. Analisis Hasil Penelitian dan Kesimpulan

Tahap terakhir yaitu melakukan analisa hasil akurasi dari implementasi metode *Naïve Bayes Classifier* pada sistem pendukung keputusan penilaian efektivitas sistem informasi yang selanjutnya disebut sebagai kesimpulan.

3. HASIL DAN PEMBAHASAN

A. Persiapan Data

Pada tahap ini, data yang akan digunakan sebagai data latih yaitu berupa data kuesioner tahun 2018 sebanyak 100 data. Diketahui kelas "Efektif" sebanyak 95 data dan kelas "Tidak Efektif" sebanyak 5 data. Data yang diperoleh terdiri dari 8 atribut penilaian dan 1 atribut kesimpulan yang anggota dan probabilitasnya sebagai berikut:

- 1. Kemudahan penggunaan sistem
- 2. Manfaat sistem
- 3. Kecepatan penyelesaian pekerjaan
- 4. Peningkatan efektivitas pekerjaan
- 5. Informasi yang dihasilkan

- 6. Kecepatan penyajian informasi
- 7. Peningkatan kualitas pelayanan
- 8. Kesesuaian sistem dengan kebutuhan

p-ISSN: 2527 - 9661

e-ISSN: 2549 - 2837

9. Kesimpulan

Tabel 2. Tabel Probabilitas

No.	Atribut	Anggota	Probabilitas
1.	Kemudahan penggunaan sistem	Sangat mudah untuk digunakan	60
		Mudah untuk digunakan	39
		Sulit untuk digunakan	1
		Sangat sulit untuk digunakan	0
2.	Manfaat sistem	Sangat setuju	72
		Setuju	28
		Tidak setuju	0
		Sangat tidak setuju	0
3.	Kecepatan penyelesaian	Sangat cepat	42
	pekerjaan	Cepat	55
		Tidak cepat	3
		Sangat tidak cepat	0
4.	Peningkatan efektivitas	Sangat benar	46
	pekerjaan	Benar	51
		Tidak benar	3
		Sangat tidak benar	0

5.	Informasi yang	Sangat setuju	57
	dihasilkan	Setuju	40
		Tidak setuju	2
		Sangat tidak setuju	0
6.	Kecepatan penyajian	Sangat setuju	41
	informasi	Setuju	57
		Tidak setuju	2
		Sangat tidak setuju	0
7.	Peningkatan kualitas pelayanan	Sangat setuju	62
		Setuju	38
		Tidak setuju	0
		Sangat tidak setuju	0
8.	Kesesuaian sistem	Sangat sesuai	42
	dengan kebutuhan	Sesuai	56
		Tidak sesuai	2
		Sangat tidak sesuai	0
9.	Kesimpulan	Efektif	95
		Tidak Efektif	5

B. Implementasi Sistem

Implementasi sistem merupakan tahapan realisasi dari rancangan sistem yang sudah dibangun.

1. Halaman Login
Halaman *login* dibuat agar admin
maupun *user* dapat masuk ke dalam
sistem. Untuk *user* hanya yang
terdaftar saja yang dapat masuk.



p-ISSN: 2527 - 9661

e-ISSN: 2549 - 2837

Gambar 2. Halaman Login

2. Halaman Dashboard
Setelah *login* berhasil, halaman *dashboard* akan muncul. Halaman *dashboard* merupakan halaman
utama sistem ini.



Gambar 3. Halaman Dashboard

3. Halaman Manajemen User Halaman manajemen *user* hanya akan ditampilkan di hak akses admin. Halaman ini berfungsi untuk menambahkan *user* beserta hak aksesnya.



Gambar 4. Halaman Manajemen User

4. Halaman Kriteria Halaman kriteria dapat diakses oleh admin maupun *user*. Halaman ini berisi kriteria penilaian.



Gambar 5. Halaman Kriteria

5. Halaman Data Training
Halaman data *training* hanya akan
ditampilkan di hak akses admin.
Halaman ini berfungsi untuk
melihat, menghapus, maupun *upload* data *training* dalam format *excel*.

mport da	its from excel									
Cheas	se File No file ch	osen								
Upload D	A Delete All C	Tests training								
Shoer 1	0 v entries							8	learch:	
No. Ili	Noma II	Kriteria 1	Kriteria 2	Kritoria 3 II	Kritoria 4 II	Kriteria 5	Kriteria 6	Kriteria 7	Kriteria 8	Kesimpulan
1	Rath Vindi Herianti	4	4	4	3	3	3	4	3	PUAS
2	Rivand Uchak Imanual	4	3	3	3	4	3	4	4	PUAS
3	Sehi Nur Hajizah	3	4	3	3	4	3	4	3	PUAS
	Saswlyasti	4	4	4	4	4	4	4	4	PUAS
4	Ingrid Sudibyo									

Gambar 6. Halaman Data Training

6. Halaman Data Testing
Halaman data *testing* hanya akan
ditampilkan di hak akses admin.
Halaman ini berfungsi untuk
melihat, menghapus, maupun *upload* data *testing* dalam format *excel*.



Gambar 7. Halaman Data Testing

7. Halaman Uji Akurasi
Halaman uji akurasi hanya akan
ditampilkan di hak akses admin.
Halaman ini berisi hasil uji akurasi
penggunaan metode *Naïve Bayes Classifier* yang diimplementasikan
pada sistem ini beserta
perhitungannya.

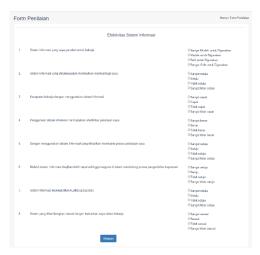


Gambar 8. Halaman Uji Akurasi

8. Halaman Form Penilaian
Halaman *form* penilaian dapat
diakses oleh admin maupun *user*.
Halaman ini berisi *form* input
penilaian yang terdiri dari 8 kriteria
penilaian dengan masing-masing 4
nilai.

p-ISSN: 2527 - 9661

e-ISSN: 2549 - 2837



Gambar 9. Halaman Form Penilaian

9. Halaman Hasil Penilaian Halaman hasil penilaian dapat diakses oleh admin maupun *user*. Halaman ini berisi nilai inputan dan hasil kesimpulan penilaian yang diinput oleh masing-masing *user*.



Gambar 10. Halaman Hasil Penilaian

C. Pengujian Sistem

Pengujian sistem dilakukan dengan dua cara, yaitu dengan melihat tingkat akurasi sistem dan membandingkan perhitungan yang dihasilkan sistem dengan perhitungan manual.

Uji akurasi sistem
 Pengujian akurasi sistem dilakukan
 untuk mengetahui cara kerja

metode *Naïve Bayes Classifier* untuk memberikan nilai akurasi dan laju *error*. Pengujian dilakukan sebanyak tiga kali terhadap 100 data latih dengan jumlah data uji yang berbeda.

Pengujian pertama dilakukan menggunakan 100 data latih dan 25 data uji seperti gambar 10. Dari gambar 11 dapat dilihat hasil pengujian sebagai berikut:

Nama	K1	K2	К3	K4	K5	K 6	K7	K8
Admin	4	4	3	3	3	3	3	4

Gambar 11. Uji akurasi pertama

Dari gambar 11 dapat dilihat hasil pengujian sebagai berikut:

Pengujian kedua dilakukan menggunakan 100 data latih dan 40 data uji seperti gambar 12.



Efektivitas Sistem Informa

Gambar 12. Uji akurasi kedua

Dari gambar 12 dapat dilihat hasil pengujian sebagai berikut:

Pengujian ketiga dilakukan menggunakan 100 data latih dan 55 data uji seperti gambar 13. Jumlah data uji: 55 Jumlah prediksi tepat: 47 Jumlah prediksi tidak tepat: 8 AKURASI = 85.45 % LAJU ERROR = 14.55 %

p-ISSN: 2527 - 9661

e-ISSN: 2549 - 2837

Ffektivitas Sistem Informa

Gambar 13. Uji akurasi ketiga

Dari gambar 13 dapat dilihat hasil pengujian sebagai berikut:

2. Perhitungan manual

Pengujian kedua dilakukan dengan cara membandingkan hasil perhitungan sistem dengan hasil perhitungan manual sebagai berikut:

 $\begin{array}{llll} \bullet & \text{Pendefinisian variabel} \\ & X = \{X_{K1} = 4, \quad X_{K2} = 4, \quad X_{K3} = 3, \\ & X_{K4} = 3, \quad X_{K5} = 3, \quad X_{K6} = 3, \quad X_{K7} = 3, \\ & X_{K8} = 4\}. \end{array}$

 Pendefinisian probabilitas prior Probabilitas prior yang terdiri dari kelas Efektif (H₁) dan Tidak Efektif (H₀) berdasarkan tabel 2 didefinisikan sebagai berikut:

$$P(H_1) / P(X) = 95/100$$

= 0.95
 $P(H_0) / P(X) = 5/100$
= 0.05

 Perhitungan probabilitas posterior Perhitungan probabilitas kriteria (X) per kelas (H) sebagai berikut:

$$\begin{array}{c} P\left(X_{K1} \mid H_{1}\right) = P\left(4 \mid EFEKTIF\right) \\ = 60/95 \\ = 0.6315 \\ P\left(X_{K1} \mid H_{0}\right) = P\left(4 \mid FEKTIF\right) \\ = 0/5 \\ = 0 \\ P\left(X_{K2} \mid H_{1}\right) = P\left(4 \mid EFEKTIF\right) \\ = 72/95 \\ = 0.7578 \end{array}$$

```
P (X_{K2} | H_0) = P (4 |
TIDAKEFEKTIF)
         = 0/5
          =0
P(X_{K3} | H_1) = P(3 | EFEKTIF)
          = 52/95
          = 0.5473
P (X_{K3} | H_0) = P (3 |
TIDAKEFEKTIF)
          = 3/5
          = 0.6
P(X_{K4} | H_1) = P(3 | EFEKTIF)
          = 49/95
          = 0.5157
P (X_{K4} | H_0) = P (3 |
TIDAKEFEKTIF)
         = 2/5
          = 0.4
P(X_{K5} | H_1) = P(3 | EFEKTIF)
          = 36/95
          = 0.3789
P (X_{K5} | H_0) = P (3 |
TIDAKEFEKTIF)
          = 4/5
          = 0.8
P(X_{K6} | H_1) = P(3 | EFEKTIF)
          = 54/95
          = 0.5684
P (X_{K6} | H_0) = P (3 |
TIDAKEFEKTIF)
         = 3/5
          = 0.6
P(X_{K7} | H_1) = P(3 | EFEKTIF)
         = 33/95
          = 0.3473
P (X_{K7} | H_0) = P (3 |
TIDAKEFEKTIF)
          = 5/5
          = 1
P(X_{K8} \mid H_1) = P(4 \mid EFEKTIF)
          = 42/95
          = 0.4421
P (X_{K8} | H_0) = P (4 |
TIDAKEFEKTIF)
          = 0/5
          =0
```

 Perhitungan probabilitas akhir Menghitung probabilitas akhir dengan mengalikan probabilitas prior dan

```
probabilitas
                  posterior
                                 tiap
kelas.
Efektif
            = P(H_1 \mid X)
            = (P(X_{K1} | H_1) *
            P(X_{K2} | H_1) *
            P(X_{K3} | H_1) *
            P(X_{K4} | H_1) *
             P(X_{K5} | H_1) *
            P(X_{K6} | H_1) *
             P(X_{K7} | H_1) *
            P(X_{K8} | H_1)) *
            (P(H_1)/P(X))
            = (0.6315 * 0.7578 *
            0.5473 * 0.5157 *
            0.3789 * 0.5684 *
            0.3473 * 0.4421) *
            0.95
            = 0.0042430496
Tidak Efektif = P(H_0 \mid X)
            = (P(X_{K1} | H_0) *
            P(X_{K2} | H_0) *
            P(X_{K3} | H_0) *
            P(X_{K4} | H_0) *
            P(X_{K5} | H_0) *
            P(X_{K6} | H_0) *
            P(X_{K7} | H_0) *
```

p-ISSN: 2527 - 9661

e-ISSN: 2549 - 2837

Dari perhitungan diatas, didapat hasil berupa nilai $P(H1 \mid X) > P(H0 \mid X)$, maka dapat disimpulkan bahwa data uji yang diinput diklasifikasikan ke dalam kelas Efektif. Hasil tersebut akan dibandingkan dengan hasil perhitungan sistem seperti pada gambar 14 sebagai berikut:

0.05

=0

 $P(X_{K8} | H_0)) *$

 $(P(H_0) / P(X))$

= (0 * 0 * 0.6 * 0.4 *

0.8 * 0.6 * 1 * 0) *

P (Otheria 1 | Puse) = 0.5316
P (Otheria 2 | Puse) = 0.5316
P (Otheria 2 | Tusak Puse) = 0.5759
P (Otheria 2 | Tusak Puse) = 0.5759
P (Otheria 2 | Tusak Puse) = 0.5474
P (Otheria 3 | Tusak Puse) = 0.5474
P (Otheria 3 | Tusak Puse) = 0.5474
P (Otheria 3 | Tusak Puse) = 0.5000
P (Otheria 4 | Tusak Puse) = 0.5000
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.4000
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.4000
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.5684
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.5684
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.5684
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.4000
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.4010
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.4011
P (Otheria 5 | Tusak Puse) = 0.0000

Gambar 14. Hasil perhitungan sistem

Hasil perhitungan sistem pada gambar 14 menunjukkan kesimpulan hasil prediksi yang sama dengan perhitungan manual yaitu Efektif dengan nilai yang hampir mendekati hasil perhitungan manual.

4. SIMPULAN

Berdasarkan penelitian yang telah dilakukan, dapat diambil kesimpulan sebagai berikut:

- 1. Jumlah data uji yang digunakan tidak berpengaruh signifikan terhadap nilai akurasi dan laju *error* sistem.
- 2. Dengan nilai akurasi dan laju *error* yang relatif stabil, serta hasil perhitungan sistem dengan perhitungan manual yang relatif sama, maka metode *Naïve Bayes Classifier* cocok diimplementasikan pada sistem pendukung keputusan penilaian efektivitas sistem informasi dengan nilai akurasi yang baik yaitu sebesar 85.45%.

DAFTAR PUSTAKA

[1] A. Suryadi dan E. Harahap, "Sistem Rekomendasi Penerimaan Mahasiswa Baru Menggunakan Naive Bayes Classifier di Institut Pendidikan Indonesia," *JOUTICA*, vol. 3, no. 2, pp. 171-182, 2018.

[2] S. D. Prabowo dan E. B. Setiawan, "Sistem Pendukung Keputusan Revitalisasi Terhadap Bangunan dan Kawasan Cagar Budaya Kota Bandung di Disbudpar Kota Bandung," Jurnal Ilmiah Komputer dan Informatika (KOMPUTA), vol. 2, no. 2, pp. 27-34, 2013.

p-ISSN: 2527 - 9661

e-ISSN: 2549 - 2837

- [3] S. Salmu dan A. Solichin, "Prediksi Tingkat Kelulusan Mahasiswa Tepat Waktu Menggunakan Naïve Bayes: Studi Kasus UIN Syarif Hidayatullah Jakarta," in *Prosiding Seminar Nasional Multidisiplin Ilmu Universitas Budi Luhur*, Jakarta, 2017.
- [4] D. Dahri, F. Agus dan D. M. Khairina, "Metode Naive Bayes Untuk Penentuan Penerima Beasiswa Bidikmisi Universitas Mulawarman," *Jurnal Informatika Mulawarman*, vol. 11, no. 2, pp. 29-36, 2016.
- [5] A. Kesumawati dan D. Waikabu, "Implementation Naïve Bayes Algorithm for Student Classification Based on Graduation Status," International Journal of Applied Business and Information Systems, vol. 1, no. 2, pp. 6-12, 2017.
- [6] H. Wasiati dan D. Wijayanti, "Sistem Pendukung Keputusan Penentuan Kelayakan Calon Tenaga Kerja Indonesia Menggunakan Metode Naive Bayes (Studi Kasus: Di P.T. Karyatama Mitra Sejati Yogyakarta)," Indonesian Journal on Networking and Security, vol. 3, no. 2, pp. 45-51, 2014.
- [7] L. Handayani dan E. L. Maulida, "Perkiraan Waktu Studi Mahasiswa Menggunakan Metode Klasifikasi Dengan Algoritma Naive Bayes," in Seminar Nasional Teknologi Informasi, Komunikasi dan Industri (SNTIKI), Riau, 2015.