

Kepuasan Mahasiswa terhadap Biro Administrasi dan Registrasi Akademik di Universitas Stella Maris Sumba

by Novebriana Putri Dendo

Submission date: 16-Oct-2024 10:06AM (UTC+0700)

Submission ID: 2486711925

File name: CEK_TURNITIN_putri_JURNAL_111_Copy_-_Copy_-_Copy_-_Copy.docx (3.66M)

Word count: 2164

Character count: 14592

Kepuasan Mahasiswa Terhadap Biro Administrasi Dan Registrasi Akademik Di Universitas Stella Maris Sumba

Novebriana Putri Dendo¹, Friden Elefri Neno², Dian Fransiska Ledi³

Universitas Stella Maris Sumba

Email putridendo022@gmail.com*, nenofriden.e@gmail.com, dianfransiskaledi@gmail.com

Abstract. This research aims to design and implement a web-based personnel information system for the West Sumba Regency Education, Youth and Sports Service (DPKO) using the Laravel framework. This system is designed to make it easier to manage personnel data which includes employee data, attendance, payroll and various other personnel-related information. By utilizing the Laravel framework, this system is expected to be able to provide convenience in managing data efficiently, structured and securely. The use of Laravel was chosen because of its advantages in developing web applications that are fast, safe, and supported by complete features. The results of this research show that the personnel information system being developed can speed up the process of processing employee data, reduce errors in data input, and provide convenience in making data-based decisions. Evaluation of this system was carried out through functionality and performance testing, which showed that this system worked well in accordance with the needs of the West Sumba Regency DPKO.

Keywords: Student Satisfaction, Academics, Administrative Bureau

Abstrak. Penelitian ini bertujuan untuk merancang dan mengimplementasikan sistem informasi kepegawaian berbasis web untuk Dinas Pendidikan Kepemudaan dan Olahraga (DPKO) Kabupaten Sumba Barat dengan menggunakan framework Laravel. Sistem ini dirancang untuk mempermudah pengelolaan data kepegawaian yang meliputi data pegawai, absensi, penggajian, dan berbagai informasi terkait kepegawaian lainnya. Dengan memanfaatkan framework Laravel, sistem ini diharapkan mampu memberikan kemudahan dalam pengelolaan data secara efisien, terstruktur, dan aman. Penggunaan Laravel dipilih karena keunggulannya dalam pengembangan aplikasi web yang cepat, aman, serta didukung oleh fitur-fitur yang lengkap. Hasil dari penelitian ini menunjukkan bahwa sistem informasi kepegawaian yang dikembangkan dapat mempercepat proses pengolahan data pegawai, mengurangi kesalahan dalam input data, dan memberikan kemudahan dalam pengambilan keputusan berbasis data. Evaluasi terhadap sistem ini dilakukan melalui pengujian fungsionalitas dan kinerja, yang menunjukkan bahwa sistem ini bekerja dengan baik sesuai dengan kebutuhan DPKO Kabupaten Sumba Barat.

Kata Kunci : Kepuasan Mahasiswa, Akademik, Biro Administrasi

1. PENDAHULUAN

Masalah Perubahan pola pikir masyarakat akan pentingnya pendidikan berimbas pada meningkatnya minat masyarakat untuk mengikuti pendidikan tinggi. Pendidikan tinggi dianggap telah menjadi wadah penghasil sumber daya manusia yang bermutu. Sejalan dengan pertumbuhan kebutuhan pendidikan tinggi maka perkembangan perguruan tinggi selalu menjadi perhatian masyarakat. Pada perkembangannya perguruan tinggi tidak hanya dilihat sebagai pusat ilmu pengetahuan, pusat penelitian, dan pusat pengabdian kepada masyarakat, tetapi juga suatu entitas korporat “hasil ilmu pengetahuan” yang perlu bersaing untuk menjamin kelangsungan hidup. Perubahan ini dapat dilihat dari ketatnya persaingan kualitas layanan, harga, dan promosi perguruan tinggi.

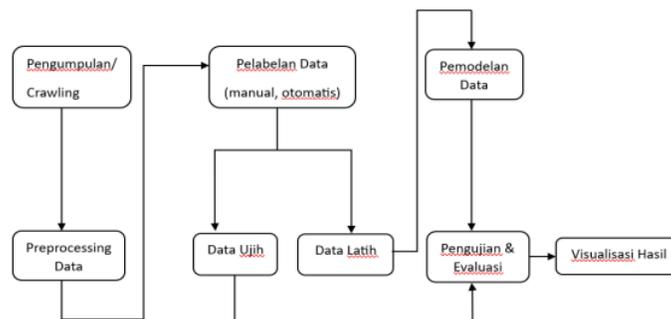
Persaingan yang semakin ketat dan tuntutan kebutuhan masyarakat akan kualitas yang berorientasi pada nilai pengguna jasa (*customer value*) pada akhirnya menekan organisasi untuk dapat menanggapi dengan cepat (*responsiveness*). Menghadapi kondisi ini, hal utama yang harus diprioritaskan oleh perguruan tinggi adalah kepuasan mahasiswa. Kepuasan mahasiswa merupakan suatu sikap yang diperlihatkan mahasiswa baik sikap positif maupun sikap negatif atas adanya kesesuaian antara harapan mereka terhadap pelayanan proses belajar mengajar yang diterimanya. Sebagai lembaga pendidikan maka proses akademik merupakan proses inti, oleh karena itu pengukuran kepuasan mahasiswa pada proses ini wajib dilakukan secara periodik. Berdasarkan realita tersebut maka perguruan tinggi sebagai lembaga penyedia jasa pendidikan harus berbenah dalam memberikan pelayanan agar memperoleh pengakuan masyarakat serta mampu bersaing.

Menurut Kotler dan Keller (Dalam Mujibul Hakim dan Aria Mulyapradana et al., 2020) kepuasan adalah perasaan senang atau kecewa seseorang yang timbul karena membandingkan kinerja yang dipersepsikan produk atau hasil terhadap ekspektasi. Pada dasarnya pengertian kepuasan adalah persepsi atau penilaian konsumen terhadap pemenuhan kebutuhan atau ketersediaan produk atau jasa yang diterimanya. Ini berarti kepuasan pelayanan dipengaruhi oleh kualitas layanan yang diberikan. Layanan akademik menjalankan fungsi sebagai pengelola administrasi akademik dan evaluasi, registrasi dan statistik, serta sarana akademik. Maka layanan akademik dianggap merupakan salah satu pendukung terwujudnya pendidikan yang berkualitas. Dengan demikian perlu adanya inovasi manajemen dan pengukuran atau evaluasi dari para pengguna jasa layanan (mahasiswa). Perlu diingat bahwa orang yang paling menikmati kesuksesan sebuah perguruan tinggi adalah mahasiswanya. Bagian biro administrasi dan registrasi akademik di Universitas Stella Maris Sumba menyediakan jenis layanan akademik berupa pengaturan jadwal perkuliahan, nilai, KRS, yudisium, dan urusan kemahasiswaan yang berkaitan dengan akademik mahasiswa. Menurut pendapat mahasiswa sebagai pengguna jasa layanan Biro Administrasi dan Registrasi Akademik, permasalahan yang sering terjadi adalah permasalahan pengaturan jadwal kuliah yang sering bertabrakan, baik dosennya maupun ruangnya. Kasus lainnya yaitu pada hari dan jam yang sama sering terjadwal dua kelas dengan mata kuliah dan dosen berbeda. Seolah jadwal hanya menjadi formalitas karena pada akhirnya mahasiswa harus mengecek dan mengatur ulang jadwal.

2. METODE

Pendekatan Desain Penelitian

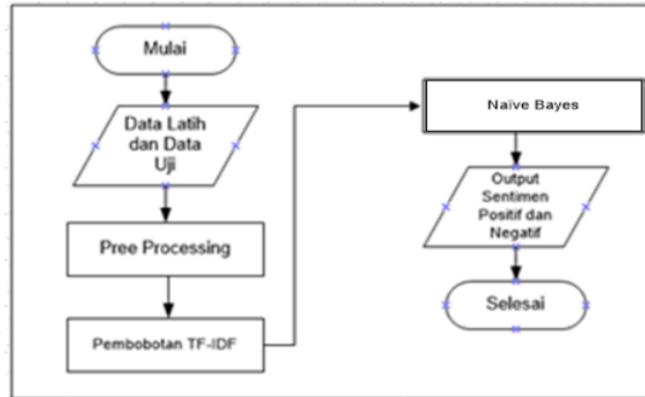
Perencanaan tahapan metode *Naïve Bayes* yang digunakan untuk analisis sentimen merupakan sebuah gambaran umum yang menunjukkan tahapan dari penelitian yang dilakukan. Tahapan metode penelitian tersebut dapat dilihat pada di bawah ini. Berikut ini merupakan tahapan metode penelitian yang menggambarkan tahapan awal sampai akhir pelaksanaan penelitian sebagai berikut:



Gambar 1 Tahapan Metode Penelitian

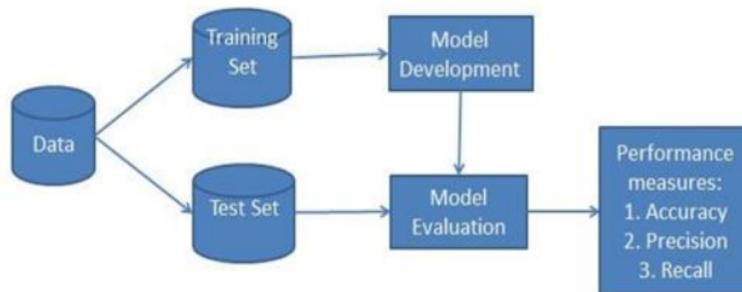
Tahapan Analisis Data

Tahapan analisis dapat dilakukan dengan mengambil data pada opini pada aplikasi Forms App kemudian melakukan *processing* pada data sampai informasi apa yang dihasilkan oleh menggunakan metode *Naïve Bayes*



Gambar 2 Tahapan Analisa Data dengan metode *Naive Bayes*

- a. **Data Latih dan Data Uji**
 Data Latih data yang sudah ada sebelumnya berdasarkan fakta yang sudah terjadi sedangkan data uji adalah data yang sudah memiliki label yang akan digunakan untuk melakukan penghitungan sesuai dengan persamaan metode dan perhitungan akurasi klasifikasi yang ada
- b. **Prosesing Data**
Processing Data adalah Proses pengumpulan data mentah dan mentransformasi data tersebut menjadi informasi.
- c. **Pembobotan TF-IDF**
 TF-IDF (*Term Frequency Inverse Document Frequency*) merupakan metode yang digunakan untuk menentukan nilai frekuensi sebuah kata di dalam sebuah dokumen atau artikel dan juga frekuensi di dalam banyak dokumen. Perhitungan ini menentukan seberapa relevan sebuah kata di dalam sebuah dokumen
- d. **Klasifikasi *Naive Bayes***
Naive Bayes merupakan salah satu algoritma yang digunakan dalam text mining. Algoritma *naive bayes* memprediksi kejadian masa depan berdasarkan pengalaman dimasa sebelumnya sehingga dikenal dengan nama *Teorema Bayes*.



Gambar 4 Klasifikasi *Naive Bayes*

- e. **Output Sentimen Positif dan Negatif**
 Output nilai positif dan negatif dihasilkan berdasarkan proses dengan metode *Naive Bayes* yang menghasilkan nilai *accuracy*, *Recall* dan *Precision* berdasarkan hasil quisioner label positif dan negative. Dalam melakukan penghitungan tingkat akurasi algoritma *Naive Bayes Classifier* dengan rumus sebagai berikut:
 Rumus Mnehasilkan Nilai *Acuracy*

$$Akurasi = \frac{\sum \text{data benar}}{n \text{ dokumen}} \times 100 \%$$

Rumus untuk melakukan penghitungan tingkat presisi sebagai berikut:

$$Presisi = \frac{\sum \text{data positif atau negatif}}{n \text{ dokumen positif atau negatif}} \times 100 \%$$

Rumus untuk melakukan penghitungan recall sebagai berikut:

$$recall = \frac{\sum \text{doc relevan dan terambil}}{\sum \text{seluruh dokumen relevan}} \times 100\%$$

Proses perhitungan prioritas bantuan dilakukan untuk menyamakan data dan melihat data mana yang lebih tinggi dalam suatu dataset sehingga dapat ditampilkan prioritas dari bantuan yang dibutuhkan. Perhitungan prioritas bantuan perkategori dilakukan dengan rumus sebagai berikut:

$$Jumlah = \frac{\sum \text{seluruh dataset}}{\sum \text{dataset perkategori}}$$

Rumus untuk menghitung rata-rata dari dataset perkategori :

$$JumlahKategori = \frac{\sum \text{dataset perkategori}}{\sum \text{dataset positif atau negatif}}$$

Hasil Penelitian

Hasil dari data selection melalui hasil kuisioner yang telah dikumpulkan dengan attribute yang digunakan untuk adalah Metode *Naïve Bayes* untuk klasifikasi dengan menentukan data uji dan data latih sebagai hasil opini dari mahasiswa Universitas Stella Maris Sumba yang terdiri dari sentiment positif dan negative pada tabel pelabelan data set

Tabel 1 Pelabelan Data Set

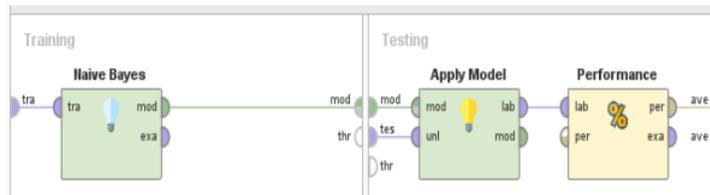
Pertanyaan	Sentimen
Pelayan tidak tepat waktu	Negatif
Pelayanan Mempersulit	Negatif
Pelayanan membutuhkan persyaratan	Positif
Pelayanan kadang-kadang membutuhkan biaya	Negatif
Pelayanan antrian	Positif
Pelayanan tidak sesuai aturan	Positif
Selalu menunda	Negatif
Pelayanan lebih mementingkan kenalan	Negatif
Tidak ada siakad	Negatif
Sistem manual	Positif
Jadwal kuliah tidak tepat waktu	Negatif
Pegawai Sering tidak berada ditempat	Negatif
Tidak Melayani perubahan nilai	Positif
Pelayanan surat aktif kuliah cepat	Positif
Nilai lambat	Positif
KRS lambat	Positif
Dilayani Pembayaran Cicilan biaya registrasi	Positif
Dispensasi waktu	Positif
Tidak ada denda keterlambatan	Positif
Ramah pelayanan	Positif
Ada pegawai BARA tetapi tidak melayani	Positif
Akses informasi tidak dipersulit	Positif

Uji Klasifikasi Metode *Naïve Bayes*

Pada proses ini penulis melakukan training data. Dengan menggunakan Rapidminer data yang sudah diberikan label dimasukkan ke operator *Naïve Bayes* dengan jarak k sebesar 5 lalu

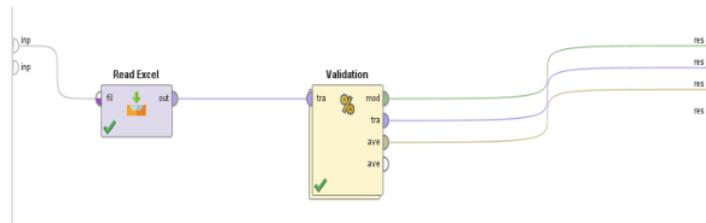
sistem akan mempelajari data dan menghasilkan model data. Lalu selanjutnya data model akan diaplikasikan dalam klasifikasi data uji pada proses operator *apply module* ada 2 Dua proses yang dilakukan , yaitu: *Validation* dan *Process*.

a. Validation



Gambar 4 Validation

b. Process



Gambar 5 Process

Pada *validation* dan *process* dengan metode Naive Bayes menghasilkan hasil seperti pada gambar berikut:

Performance Vector

Pada hasil perhitungan *rapid miner* dapat menunjukkan nilai dari rata-rata setiap vector yang terdiri dari *Accuracy*, *Clasification error*, *weighted_mean_recall*, *weighted_mean_precision*.

a. Nilai Accuracy 14

Merupakan rasio prediksi Benar (positif dan negatif) dengan keseluruhan data. Akurasi menjawab pertanyaan “Berapa persen opini mahasiswa terhadap pelayanan BARA dengan memberikan komentar positif dan negative dari seluruh mahasiswa yang ada di Universitas Stella Maris Sumba..

	true Negatif	true Positif	true Positif	class precision
pred. Negatif	0	0	0	0.00%
pred. Positif	2	3	0	60.00%
pred. Positif	0	0	0	0.00%
class recall	0.00%	100.00%	0.00%	

Gambar 6 Nilai Accuracy

b. Recall 15

Merupakan rasio prediksi benar positif dibandingkan dengan keseluruhan data yang benar positif. *Recall* menjawab pertanyaan “Berapa persen mahasiswa memberikan komentar Positif dan negatif dibandingkan dengan jumlah mahasiswa yang sebenarnya.

	true Negatif	true Positif	true Positif	class precision
pred. Negatif	0	0	0	0.00%
pred. Positif	2	3	0	60.00%
pred. Positif	0	0	0	0.00%
class recall	0.00%	100.00%	0.00%	

10

c. Precision

Merupakan rasio prediksi benar positif dibandingkan dengan keseluruhan hasil yang diprediksi positif. *Precision* menjawab pertanyaan “Berapa persen mahasiswa yang memberikan komentar positif dari keseluruhan yang diprediksi positif

weighted_mean_precision: 20.00%, weights: 1, 1, 1

	true Negatif	true Positif	true Posetif	class precision
pred. Negatif	0	0	0	0.00%
pred. Positif	2	3	0	60.00%
pred. Posetif	0	0	0	0.00%
class recall	0.00%	100.00%	0.00%	

Gambar 6 Precision

Keterangan Sample Distribution

PerformanceVector

```

PerformanceVector:
accuracy: 60.00%
ConfusionMatrix:
True:  Negatif Positif Posetif
Negatif:  0      0      0
Positif:   2      3      0
Posetif:  0      0      0
classification_error: 40.00%
ConfusionMatrix:
True:  Negatif Positif Posetif
Negatif:  0      0      0
Positif:   2      3      0
Posetif:  0      0      0
weighted_mean_recall: 33.33%, weights: 1, 1, 1
ConfusionMatrix:
True:  Negatif Positif Posetif
Negatif:  0      0      0
Positif:   2      3      0
Posetif:  0      0      0
weighted_mean_precision: 20.00%, weights: 1, 1, 1
ConfusionMatrix:
True:  Negatif Positif Posetif
Negatif:  0      0      0
Positif:   2      3      0
Posetif:  0      0      0

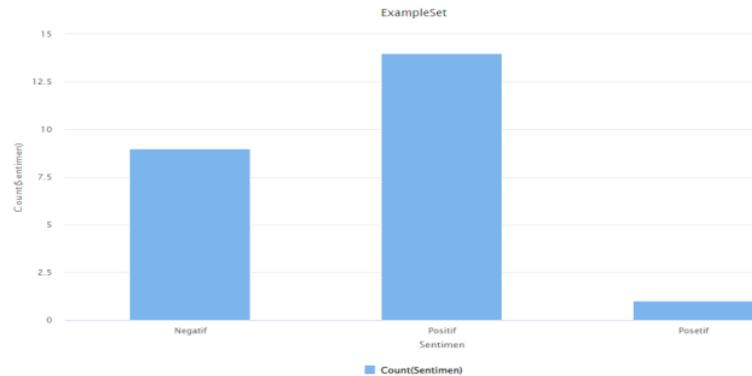
```

Gambar 7 Sample Distribution

Data Labeling

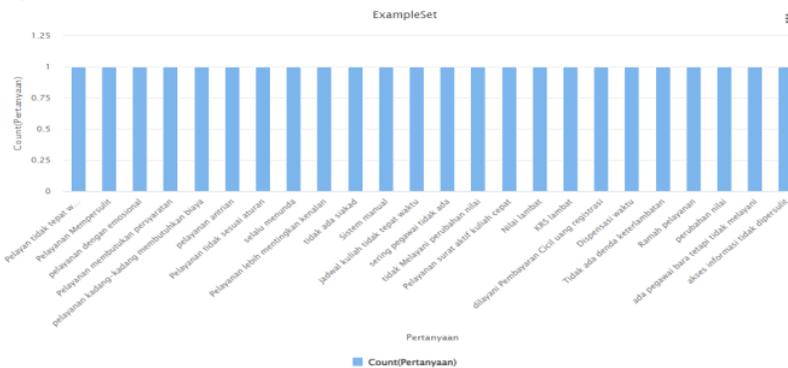
Data yang sudah memiliki informasi atau "label" yang menandakan kelas atau kategori dari setiap data pada penelitian ini yang menjadi data label adalah Positif dan negatif. Menjadi hasil ukuran opini mahasiswa dengan nilai negative 9 dan positif 14. Dari hasil kuisiner terdapat 23 responden ditampilkan dalam grafik seperti pada gambar berikut:

a. Sentimen Mahasiswa



Gambar 8 Grafik Visualisasi Sentimen Mahasiswa

b. Text Komentar Mahasiswa



Gambar 9 Grafik Data Label Komentar

Nilai Centimen Positif dan Negatif dengan Metode Naïve Bayes

Akurasi yang diuji pada tools RapidMiner dengan menggunakan metode Naïve Bayes. Hasil pengujian akurasi menggunakan metode Naïve Bayes nilai accuracy sebesar 60.00%, recall sebesar 33,33% , nilai precision sebesar 20.00% oleh karena itu tingkat akurasi yang diperoleh dengan menggunakan metode yang diuji pada tools RapidMiner dengan nilai nominal untuk sentimen positif, negative dan netral

a. Nilai Sentimen

Index	Nominal value	Absolute count	Fraction
1	Positif	14	0.583
2	Negatif	9	0.375
3	Positif	1	0.042

Gambar 10 Nilai Sentimen

b. Nilai Tanggapan Mahasiswa

Nominal value	Absolute count	Fraction
Dispensasi waktu	1	0.042
KRS lambat	1	0.042
Nilai lambat	1	0.042
Pelayan tidak tepat waktu	1	0.042
Pelayanan Mempersulit	1	0.042
Pelayanan lebih menting...	1	0.042
Pelayanan membutuhkan ...	1	0.042
Pelayanan surat aktif kuli...	1	0.042
Pelayanan tidak sesuai a...	1	0.042
Ramah pelayanan	1	0.042
Sistem manual	1	0.042
Tidak ada denda keterla...	1	0.042
ada pegawai bara tetapi t...	1	0.042
akses informasi tidak dip...	1	0.042
dilayani Pembayaran Cic...	1	0.042
jadwal kuliah tidak tepat ...	1	0.042
pelayanan antrian	1	0.042
pelayanan dengan emos...	1	0.042
pelayanan kadang-kada...	1	0.042
perubahan nilai	1	0.042
selalu menunda	1	0.042

Gambar 11 Nilai Tanggapan Mahasiswa

Work Cloud

rtama dilakukan adalah membaca file xlsx dan kemudian dilakukan tokenisasi terhadap seluruh. Dokumen dalam file tersebut. Berdasarkan hasil tokenisasi yang dilakukan, maka penulis juga ingin mengetahui frekuensi kata yang banyak diperbincangkan oleh masyarakat untuk itu penulis memvisualisasikannya dalam bentuk *work cloud* pada gambar berikut:



Gambar 12 Work Cloud

Kesimpulan

Sentimen mahasiswa terhadap pelayanan BARA Universitas Stella Maris Sumba sangatlah beragam. Pada penelitian ini dapat disimpulkan sentimen mengenai pelayanan cenderung negatif dalam penggunaan metode *Naïve Bayes* sangat baik jika melihat dari hasil dari penelitian ini dengan akurasi 60.00.00 %, presisi 20 %, recall 33,3%. Harapannya penelitian ini sebagai bahan evaluasi Pimpinan Universitas Stella Maris Sumba dalam membuat

kebijakan-kebijakan kedepannya. Selain itu dari penelitian ini juga mempermudah dalam melihat bagaimana reaksi dan sentiment mahasiswa dalam tingkat pelayanan yang lebih bagus.

DAFTAR PUSTAKA

- Anastasia Mude, & Dkk. (2020). Analisis Kepuas Mahasiswa Terhadap Website Universitas Flores. Informatika, Vol. 20 No. 2 <https://doi.org/10.30873/ji.v20i2.2357>.
- Dyah Ikhtiarti, & Muhammad Nasir. (2022). Analisis Kepuasan Mahasiswa Terhadap Penggunaan Aplikasi Media Pembelajaran Online (Studi Pada Perguruan Tinggi Swasta Kota Palembang. Software Engineering Ampera, Vol. 3 No. 1 <http://journal-computing.org/index.php/journal-sea/index>.
- Ermini. (2022). Analisis Kepuasan FKIP Atas Kualitas Layanan Akademik Di Pusat Pelayanan Terpadu Universitas PGRI Palembang. Media Wahana Ekonomi, Vol. 18 No. 4.
- Firdilla Kurnia. (2022). "Kepuasan Pelanggan: Pengertian, Contoh, Faktor, Manfaat, Cara Meningkatkan Kepuasan Pelanggan. 2 Desember 2022.
- Hidayati Istiqomah. (2022). Sistem Manajemen Pendapatan Hasil Koperasi KPRI Betik Gawi Menggunakan Basis Data Mysql. Ilmu Data, Vol.2 No. 4.
- Kharisma Syahputri. (2023). Peran Data Base Dalam Sistem Informasi Manajemen. Akuntansi Keuangan Dan Bisnis, Vol. 01 No. 02
- Krisnawati. (2021). Analisis Penerapan PSAK No. 109 Pada Badan Amal Zakat Nasional Kabupaten Rokon Hilir. Skripsi, Universitas Islam Negara Sumatera Utara
- Mujibul Hakim, & Aria Mulyapradana. (2020). Pengaruh Penggunaan Media Daring Dan Motivasi Belajar Terhadap Kepuasan Mahasiswa Pada Saat Pandemi Covid-19. Sekretariat Dan Manajemen, Vol. 4 No. 2.
- Muhamad Padil.(2023).Analisis Penerapan Psak Syariah No. 109 Terhadap Pencatatan Akuntansi Zakat, Infak/Sedekah Baznas(Studi Kasus: Baznas Kota Bogor, Baznas Kabupaten Bogor, Dan Baznas Kota Depok Tahun 2021).

Maria Ulfa. (2021). Analisis Tingkat Kepuasan Mahasiswa Terhadap Pelayanan Akademik Fakultas Tarbiyah Dan Keguruan Universitas Islam Negara AR-Raniry Banda Aceh.

Milinia Ayu Febri Amanda, & Rahmatinahidayati. (2022). Analisis Tingkat Kepuasan Mahasiswa FTI Universitas Merdeka Malang Terhadap Sistem E-Class. Nasional Sistem Informasi, Vol. 6 No. 1 [Http:Jurnalfti.Unmer.Ac.Id/Index.Php/Senasif/Articel/View/414](http://Jurnalfti.Unmer.Ac.Id/Index.Php/Senasif/Articel/View/414).

Niza Tadzkiratun Nafisah. (2023). Analisis Tingkat Kepuasan Mahasiswa Terhadap E-Learning Politeknik Negeri Sriwijaya Menggunakan Framework ITIK V3.Multidisiplin, Vol. 1 No. 2 <https://doi/10.31004/Ijms.V1i2.147>.

Nur Azis. (2023). Analisis Dan Perancang Aplikasi Jasa Transaksi Keuangan Pada PT. Tri Perkasa Germindo.IKRAITH-INFORMATIKA,Vol.7No.2
<https://journals.uipyai.ac.id/index.php/ikraithinformatika/issue/archive>.

Prima Sadewah & Damayanti Riska. (2023). Pengaruh Kompetensi Dosen Dan Lingkungan Kampus Terhadap Kepuasan Mahasiswa S1 Akuntansi Universitas Pamulang . Ekonomi, Akuntansi, Manajemen Dan Bisnis, Vol. 6 No. 1.

Rian Ardiansyah. (2021). Kepuasan Mahasiswa Terhadap Pelayanan Administrasi Fakultas Tarbiyah Institute Afama Islam Negeri IAIN Parepare. Skripsi, <https://repository.iainpare.ac.id/id/eprint/3394/>.

Roni Habibi, & Raymana Aprilian. (2020). Tutorial Dan Penjelasan Aplikasi E-Office Berbasis Web Menggunakan Metode RAD. Kreatif Industri Inusantara.

Syamsul Arifin, & Dkk. (2023). Pengaruh Kualitas Pelayanan Dan Fasilitas Kepuasan Pelanggan. Education, Vol. 5 No. 3.

Siti Halimatus Syakdiyah & Mho Romsy. (2023). Strategi Kepala Sekolah Sebagai Leader Dalam Meningkatkan Kepuasan Pelanggan SD Insan Terpadu Paiton Probolinggo Dan Min 1 Probolinggo Melalui Customer Intimacy. Multidisiplin Ilmu, Vol. 1 No. 2.

Kepuasan Mahasiswa terhadap Biro Administrasi dan Registrasi Akademik di Universitas Stella Maris Sumba

ORIGINALITY REPORT

24%

SIMILARITY INDEX

20%

INTERNET SOURCES

10%

PUBLICATIONS

9%

STUDENT PAPERS

PRIMARY SOURCES

1	senafti.budiluhur.ac.id Internet Source	2%
2	lppm-unissula.com Internet Source	2%
3	download.garuda.kemdikbud.go.id Internet Source	1%
4	Submitted to University of Muhammadiyah Malang Student Paper	1%
5	dokumen.tips Internet Source	1%
6	www.ejurnal.stikesrshajimdn.ac.id Internet Source	1%
7	Submitted to Badan PPSDM Kesehatan Kementerian Kesehatan Student Paper	1%
8	journal2.uad.ac.id Internet Source	1%

9	uho.ac.id Internet Source	1 %
10	Submitted to Syiah Kuala University Student Paper	1 %
11	repository.radenintan.ac.id Internet Source	1 %
12	Submitted to Program Pascasarjana Universitas Negeri Yogyakarta Student Paper	1 %
13	bk-upy.com Internet Source	1 %
14	jurnal.ubl.ac.id Internet Source	1 %
15	prosiding.konik.id Internet Source	1 %
16	Giesta Rahguna Putri, Muhammad Akbar Maulana, Samsul Bahri. "Perbandingan Algoritma Naïve Bayes dan TextBlob Untuk Mendapatkan Analisis Sentimen Masyarakat Pada Sosial Media", Teknika, 2024 Publication	1 %
17	e-journal.umc.ac.id Internet Source	1 %
18	eprints.dinus.ac.id Internet Source	1 %

19	jurnal.akba.ac.id Internet Source	1 %
20	ejournal.unima.ac.id Internet Source	1 %
21	Erika - Mutiara. "ALGORITMA KLASIFIKASI NAIVE BAYES BERBASIS PARTICLE SWARM OPTIMIZATION UNTUK PREDIKSI PENYAKIT TUBERCULOSIS (TB)", Swabumi, 2020 Publication	1 %
22	Jesica Yolanda Br. Sibarani, Agus Junaidi, Mochammad Abdul Azis, Yoseph Tajul Arifin. "Analisis Sentimen Produk Amazon Menggunakan Algoritma Naïve Bayes Pada Data Review Pelanggan", Jurnal Teknik Komputer, 2024 Publication	1 %
23	Luthfi Indriyani, Weko Susanto. "ANALISIS PENERAPAN NAÏVE BAYES UNTUK MEMPREDIKSI RESIKO KREDIT ANGGOTA KOPERASI KELUARGA GURU", Jurnal Informatika, 2019 Publication	1 %
24	repository.ung.ac.id Internet Source	1 %
25	repository.upp.ac.id Internet Source	1 %

Exclude quotes On

Exclude matches < 1%

Exclude bibliography On

Kepuasan Mahasiswa terhadap Biro Administrasi dan Registrasi Akademik di Universitas Stella Maris Sumba

GRADEMARK REPORT

FINAL GRADE

GENERAL COMMENTS

/0

PAGE 1

PAGE 2

PAGE 3

PAGE 4

PAGE 5

PAGE 6

PAGE 7

PAGE 8

PAGE 9

PAGE 10
