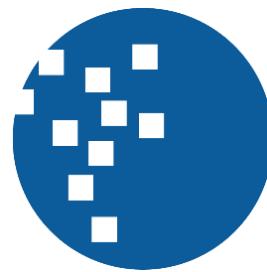


**ANALISIS SENTIMEN KOMENTAR INSTAGRAM  
MENGGUNAKAN SUPPORT VECTOR MACHINE DAN  
NAÏVE BAYES TERHADAP PENJUALAN PRODUK D'ALBA**



**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

**SKRIPSI**

**Nafisah Cendekia Ramadhani**

**00000059869**

**PROGRAM STUDI SISTEM INFORMASI  
FAKULTAS TEKNIK DAN INFORMATIKA  
UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA  
TANGERANG  
2025**

**ANALISIS SENTIMEN KOMENTAR INSTAGRAM  
MENGGUNAKAN SUPPORT VECTOR MACHINE DAN  
NAÏVE BAYES TERHADAP PENJUALAN PRODUK D'ALBA**



Diajukan sebagai Salah Satu Syarat untuk Memperoleh

Gelar Sarjana Komputer

**Nafisah Cendekia Ramadhani**

**00000059869**

**PROGRAM STUDI SISTEM INFORMASI  
FAKULTAS TEKNIK DAN INFORMATIKA  
UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA**

**TANGERANG**

**2025**

## HALAMAN PERNYATAAN TIDAK PLAGIAT

Dengan ini saya,

Nama : Nafisah Cendekia Ramadhani

Nomor Induk Mahasiswa : 00000059869

Program Studi : Sistem Informasi

Skripsi dengan judul:

ANALISIS SENTIMEN KOMENTAR INSTAGRAM MENGGUNAKAN  
SUPPORT VECTOR MACHINE DAN NAÏVE BAYES TERHADAP  
PENJUALAN PRODUK D'ALBA

Merupakan hasil karya saya sendiri bukan plagiat dari laporan karya tulis ilmiah yang ditulis oleh orang lain, dan semua sumber, baik yang dikutip maupun dirujuk, telah saya nyatakan dengan benar serta dicantumkan di Daftar Pustaka.

Jika di kemudian hari terbukti ditemukan kecurangan/penyimpangan, baik dalam pelaksanaan maupun dalam penulisan laporan karya tulis ilmiah, saya bersedia menerima konsekuensi dinyatakan TIDAK LULUS untuk mata kuliah yang telah saya tempuh.

Tangerang, 16 Mei 2025



Nafisah Cendekia Ramadhani

## **HALAMAN PERSETUJUAN**

Skripsi dengan judul

Analisis Sentimen Komentar Instagram Menggunakan Support Vector Machine  
dan Naïve Bayes terhadap Penjualan Produk D'Alba

Oleh

Nama : Nafisah Cendekia Ramadhani  
NIM : 00000059869  
Program Studi : Sistem Informasi  
Fakultas : Teknik dan Informatika

Telah disetujui untuk diajukan pada

Sidang Ujian Skripsi Universitas Multimedia Nusantara

Tangerang, 16 Mei 2025

Pembimbing



Prof. Friska Natalia, Sk.Kom., M.T.  
0306128307

UNIVERSITAS  
Ketua Program Studi Sistem Informasi  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA  
A black ink signature of Ririn Ikana Desanti, S.Kom., M.Kom.

Ririn Ikana Desanti, S.Kom., M.Kom.

## HALAMAN PENGESAHAN

Skripsi dengan judul

Analisis Sentimen Komentar Instagram Menggunakan Support Vector Machine  
dan Naïve Bayes terhadap Penjualan Produk D'Alba

Oleh

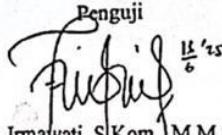
Nama : Nafisah Cendekia Ramadhani  
NIM : 00000059869  
Program Studi : Sistem Informasi  
Fakultas : Teknik dan Informatika

Telah diujikan pada hari Kamis, 05 Juni 2025  
Pukul 10.00 s.d 12.00 dan dinyatakan  
**LULUS**  
Dengan susunan pengaji sebagai berikut.

Ketua Sidang

Wella, S.Kom., M.M.S.I.  
0305119101

Pembimbing

Pengaji  
  
Dr. Irmaawati, S.Kom., M.M.S.I.  
081431

UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA  
Ketua Program Studi Sistem Informasi

Ririn Ikana Desanti, S.Kom., M.Kom

MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## HALAMAN PERSETUJUAN PUBLIKASI KARYA ILMIAH

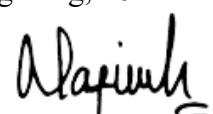
Yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Nafisah Cendekia Ramadhani  
NIM : 00000059869  
Program Studi : Sistem Informasi  
Jenjang : S1  
Judul Karya Ilmiah : Analisis Sentimen Komentar Instagram  
Menggunakan Support Vector Machine dan  
Naïve Bayes terhadap Penjualan Produk  
D'Alba

Menyatakan dengan sesungguhnya bahwa saya bersedia\* (pilih salah satu):

- Saya bersedia memberikan izin sepenuhnya kepada Universitas Multimedia Nusantara untuk mempublikasikan hasil karya ilmiah saya ke dalam repositori Knowledge Center sehingga dapat diakses oleh Sivitas Akademika UMN/Publik. Saya menyatakan bahwa karya ilmiah yang saya buat tidak mengandung data yang bersifat konfidensial.
- Saya tidak bersedia mempublikasikan hasil karya ilmiah ini ke dalam repositori Knowledge Center, dikarenakan: dalam proses pengajuan publikasi ke jurnal/konferensi nasional/internasional (dibuktikan dengan *letter of acceptance*) \*\*.
- Lainnya, pilih salah satu:
  - Hanya dapat diakses secara internal Universitas Multimedia Nusantara
  - Embargo publikasi karya ilmiah dalam kurun waktu 3 tahun.

Tangerang, 16 Mei 2025



Nafisah Cendekia Ramadhani

\* Pilih salah satu

\*\* Jika tidak bisa membuktikan LoA jurnal/HKI, saya bersedia mengizinkan penuh karya ilmiah saya untuk dipublikasikan ke KC UMN dan menjadi hak institusi UMN.

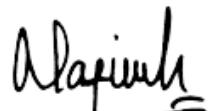
## KATA PENGANTAR

Puji Syukur atas berkat dan rahmat kepada Tuhan Yang Maha Esa, karena-Nya dapat diselesaikan Skripsi dengan judul: Analisis Sentimen Komentar Instagram Menggunakan Support Vector Machine dan Naïve Bayes terhadap Penjualan Produk D'Alba. Laporan Skripsi ini dilaksanakan sebagai salah satu syarat wajib kelulusan pada jurusan Sistem Informasi Fakultas Teknik dan Informatika di Universitas Multimedia Nusantara. Penulis paham dan menyadari bahwa penyusunan Skripsi ini tidak akan selesai tanpa bantuan dan bimbingan dari berbagai pihak, oleh karena itu penulis mengucapkan terima kasih kepada:

1. Bapak Dr. Andrey Andoko, selaku Rektor Universitas Multimedia Nusantara.
2. Bapak Dr. Eng. Niki Prastomo, S.T., M.Sc., selaku Dekan Fakultas Teknik Informatika Universitas Multimedia Nusantara.
3. Bu Ririn Ikana Desanti, S.Kom., M.Kom., selaku Ketua Program Studi Sistem Informasi Universitas Multimedia Nusantara.
4. Bu Prof. Dr. Friska Natalia, S.Kom., M.T, sebagai Dosen Pembimbing yang telah memberikan bimbingan, arahan, dan motivasi atas terselesainya tugas akhir ini.
5. Keluarga saya yang telah memberikan bantuan dukungan material dan moral, sehingga penulis dapat menyelesaikan tugas akhir ini.
6. Teman-teman serta pasangan saya yang telah memberikan semangat, dukungan, dan kebersamaan selama proses penyusunan tugas akhir ini.

Semoga Skripsi ini dapat bermanfaat dan menjadi sumber informasi bagi para pembaca.

Tangerang, 16 Mei 2025



Nafisah Cendekia Ramadhani

# **ANALISIS SENTIMEN KOMENTAR INSTAGRAM MENGGUNAKAN SUPPORT VECTOR MACHINE DAN NAÏVE BAYES TERHADAP PENJUALAN PRODUK D'ALBA**

Nafisah Cendekia Ramadhani

## **ABSTRAK**

Penelitian ini dilatarbelakangi oleh tingginya popularitas produk *skincare* D'Alba di Indonesia serta meningkatnya aktivitas konsumen di media sosial, khususnya Instagram. Komentar pengguna dinilai memiliki potensi untuk mencerminkan opini publik dan memengaruhi keputusan pembelian di *marketplace* seperti Shopee dan Tokopedia.

Penelitian menggunakan algoritma Support Vector Machine (SVM) dan Naïve Bayes untuk mengklasifikasikan sentimen komentar menjadi positif, negatif, dan netral. Metode yang digunakan mengacu pada kerangka CRISP-DM, dengan penerapan TF-IDF dalam tahap pemodelan.

Berdasarkan hasil pengujian yang sudah dilakukan, algoritma SVM menunjukkan akurasi yang lebih tinggi sebesar 90,05% dibandingkan dengan Naïve Bayes yang hanya mencapai 83,89%. Namun, korelasi antara sentimen media sosial dan penjualan tergolong rendah. Temuan ini menunjukkan perlunya pendekatan statistik lanjutan seperti uji statistik lanjutan dengan p-value untuk memahami lebih dalam pengaruh opini digital terhadap pembelian.

**Kata kunci:** analisis sentimen, d'alba, instagram, naïve bayes, support vector machine, *marketplace*.

# **SENTIMENT ANALYSIS OF INSTAGRAM COMMENTS USING SUPPORT VECTOR MACHINE AND NAÏVE BAYES ON D'ALBA PRODUCT SALES**

Nafisah Cendekia Ramadhani

## ***ABSTRACT (English)***

*This research was motivated by the high popularity of D'Alba skincare products in Indonesia and the increasing consumer activity on social media, especially Instagram. User comments are considered to have the potential to reflect public opinion and influence purchasing decisions on marketplaces such as Shopee and Tokopedia.*

*The study used the Support Vector Machine (SVM) and Naïve Bayes algorithms to classify comment sentiment into positive, negative, and neutral. The method used refers to the CRISP-DM framework, with the application of TF-IDF in the modeling stage.*

*Based on the results of the tests that have been carried out, the SVM algorithm shows a higher accuracy of 90.05% compared to Naïve Bayes which only reached 83.89%. However, the correlation between social media sentiment and sales is relatively low. These findings suggest the need for advanced statistical approaches such as advanced statistical tests with p-values to better understand the influence of digital opinions on purchases.*

***Keywords:*** *d'alba, instagram, naïve bayes, sentiment analysis, support vector machine, marketplace.*

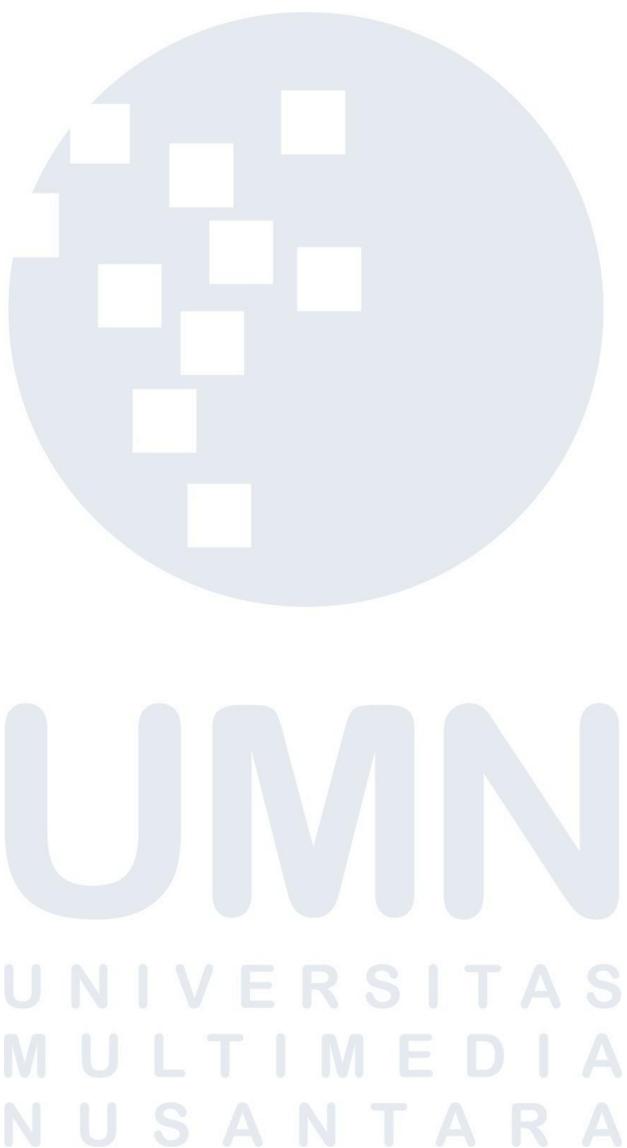
## **DAFTAR ISI**

<b>HALAMAN PERNYATAAN TIDAK PLAGIAT .....</b>	ii
<b>HALAMAN PERSETUJUAN .....</b>	iii
<b>HALAMAN PENGESAHAN.....</b>	iv
<b>HALAMAN PERSETUJUAN PUBLIKASI KARYA ILMIAH .....</b>	v
<b>KATA PENGANTAR.....</b>	vi
<b>ABSTRAK .....</b>	vii
<b><i>ABSTRACT (English)</i>.....</b>	viii
<b>DAFTAR ISI.....</b>	ix
<b>DAFTAR TABEL .....</b>	xiii
<b>DAFTAR GAMBAR.....</b>	xiv
<b>BAB I PENDAHULUAN.....</b>	1
<b>1.1 Latar Belakang.....</b>	1
<b>1.2 Rumusan Masalah.....</b>	7
<b>1.3 Batasan Masalah .....</b>	7
<b>1.4 Tujuan dan Manfaat Penelitian.....</b>	8
<b>1.4.1 Tujuan Penelitian .....</b>	8
<b>1.4.2 Manfaat Penelitian .....</b>	9
<b>1.5 Sistematika Penulisan .....</b>	9
<b>BAB II LANDASAN TEORI .....</b>	10
<b>2.1 Penelitian Terdahulu .....</b>	10
<b>2.2 Teori Penelitian .....</b>	17
<b>2.2.1 Skincare .....</b>	17
<b>2.2.2 D'Alba .....</b>	17
<b>2.2.3 Instagram .....</b>	18
<b>2.2.4 Marketplace (Shopee dan Tokopedia) .....</b>	19
<b>2.2.5 Analisis Sentimen .....</b>	19
<b>2.3 Framework dan Algoritma Penelitian .....</b>	20
<b>2.3.1 Support Vector Machine (SVM).....</b>	20
<b>2.3.2 Naïve Bayes .....</b>	22
<b>2.3.3 CRISP-DM.....</b>	23

2.3.4	<i>Text-Mining</i> .....	24
2.3.5	Vektorisasi .....	26
2.3.6	<i>Confusion Matrix</i> .....	27
2.4	<i>Tools dan Software Penelitian</i> .....	28
2.4.1	<i>Microsoft Excel</i> .....	28
2.4.2	<i>Anaconda</i> .....	28
2.4.3	<i>Jupyter notebook</i> .....	29
2.4.4	<i>Python</i> .....	29
<b>BAB III METODOLOGI PENELITIAN</b> .....		30
3.1	<b>Gambaran Umum Objek Penelitian</b> .....	30
3.2	<b>Metode Penelitian</b> .....	31
3.2.1	<b>Perbandingan Metode</b> .....	32
3.2.2	<b>Perbandingan Algoritma</b> .....	33
3.3	<b>Teknik Pengumpulan Data</b> .....	34
3.3.1	<b>Periode Pengambilan Data</b> .....	34
3.4	<b>Teknik Analisis Data</b> .....	34
3.4.1	<b>Rumusan Hipotesis</b> .....	36
3.4.2	<b>Variabel Data</b> .....	37
3.4.2.1	<b>Variabel Independen</b> .....	37
3.4.2.2	<b>Variabel Dependen</b> .....	37
3.4.3	<b>Teknik Pengambilan Sampel</b> .....	37
3.5	<b>Teknik Pengujian</b> .....	38
3.6	<b>Alur Penelitian</b> .....	39
3.6.1	<b>Identifikasi Masalah (<i>Business Understanding</i>)</b> .....	40
3.6.2	<b>Pengumpulan Data (<i>Data Understanding</i>)</b> .....	40
3.6.3	<b>Pra-proses Data (<i>Data Preparation</i>)</b> .....	41
3.6.4	<b>Penerapan Algoritma (<i>Modeling</i>)</b> .....	44
3.6.5	<b>Evaluasi Model (<i>Evaluation</i>)</b> .....	45
3.6.6	<b>Interpretasi Hasil dan Kesimpulan (<i>Deployment</i>)</b> .....	45
<b>BAB IV ANALISIS DAN HASIL PENELITIAN</b> .....		47
4.1	<b><i>Business Understanding</i></b> .....	47
4.2	<b><i>Data Understanding</i></b> .....	47

<b>4.3</b>	<b><i>Data Preparation</i></b>	57
<b>4.3.1</b>	<b><i>Case Folding</i></b>	57
<b>4.3.2</b>	<b><i>Tokenization</i></b>	58
<b>4.3.3</b>	<b><i>Cleaning dan Stopword removal</i></b>	59
<b>4.3.4</b>	<b><i>Stemming</i></b>	60
<b>4.3.5</b>	<b><i>Labeling</i></b>	61
<b>4.4</b>	<b><i>Modeling</i></b>	64
<b>4.4.1</b>	<b><i>Splitting Data</i></b>	64
<b>4.4.2</b>	<b>Vektorisasi TF-IDF</b>	66
<b>4.4.3</b>	<b>Penerapan Algoritma SVM</b>	67
<b>4.4.4</b>	<b>Penerapan Algoritma Naïve Bayes</b>	69
<b>4.5</b>	<b><i>Evaluation</i></b>	70
<b>4.5.1</b>	<b><i>Confusion Matrix</i></b>	70
<b>4.5.2</b>	<b>Perbandingan Akurasi Model</b>	72
<b>4.5.3</b>	<b>Visualisasi Hasil Sentimen</b>	74
<b>4.5.4</b>	<b>Korelasi dengan Penjualan di Marketplace</b>	77
<b>4.5.4.1</b>	<b>Korelasi Spearman Komentar vs Quantity Sold</b>	77
<b>4.5.4.2</b>	<b>Korelasi Spearman Komentar vs Rating Produk</b>	79
<b>4.5.4.3</b>	<b>Korelasi Spearman Harga vs Quantity Sold</b>	79
<b>4.5.4.4</b>	<b>Hasil Uji P-Value</b>	80
<b>4.5.4.5</b>	<b>Heatmap Komentar vs Quantity Sold</b>	81
<b>4.5.4.6</b>	<b>Heatmap Komentar vs Rating</b>	82
<b>4.5.4.7</b>	<b>Visualisasi Bubble Chart Rating, Penjualan, dan Harga</b>	83
<b>4.5.4.8</b>	<b>Visualisasi Dominan Sentimen</b>	84
<b>4.5.4.9</b>	<b>Visualisasi Harga Produk berdasarkan Sentimen</b>	85
<b>4.6</b>	<b><i>Deployment</i></b>	85
<b>4.7</b>	<b>Hasil Penelitian</b>	87
<b>4.8</b>	<b>Pembahasan Hasil Penelitian</b>	90
<b>BAB V SIMPULAN DAN SARAN</b>		93
<b>5.1</b>	<b>Simpulan</b>	93
<b>5.2</b>	<b>Saran</b>	94
<b>DAFTAR PUSTAKA</b>		95

**LAMPIRAN.....** 101



## **DAFTAR TABEL**

<b>Tabel 2.1</b> Penelitian Terdahulu.....	10
<b>Tabel 3.1</b> Perbandingan Teknik Data mining.....	32
<b>Tabel 3.2</b> Perbandingan Algoritma.....	33
<b>Tabel 3.3</b> Contoh Hasil Scraping.....	34
<b>Tabel 3.4</b> Perbandingan Tools Analisis Data .....	35
<b>Tabel 3.5</b> Hipotesis Penelitian.....	36
<b>Tabel 3.6</b> Contoh Case Folding .....	41
<b>Tabel 3.7</b> Contoh Tokenization .....	42
<b>Tabel 3.8</b> Contoh Stopword removal .....	42
<b>Tabel 3.9</b> Contoh Stemming.....	43
<b>Tabel 3.10</b> Contoh Vektorisasi dengan TF-IDF .....	43
<b>Tabel 4.1</b> Rangkuman Hasil Korelasi.....	88
<b>Tabel 4.2</b> Perbandingan Hasil Akurasi.....	89
<b>Tabel 4.3</b> Komparasi Performa Model .....	90

UMN  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## DAFTAR GAMBAR

<b>Gambar 1.1</b> Pendapatan Produk Skincare di Indonesia.....	1
<b>Gambar 1.2</b> Jumlah Transaksi Produk Saat Pandemi.....	2
<b>Gambar 1.3</b> Penjualan Sektor FMCG di E-Commerce Indonesia 2023.....	2
<b>Gambar 1.4</b> Sosial Media Ter-Populer 2024.....	3
<b>Gambar 1.5</b> E-Commerce dengan Pengunjung Terbanyak .....	5
<b>Gambar 1.6</b> Insight Instagram D'Alba.....	6
<b>Gambar 2.1</b> White Truffle First Spray Serum .....	18
<b>Gambar 2.2</b> Hyperplane Negatif dan Positif .....	21
<b>Gambar 2.3</b> CRISP-DM Diagram Proses .....	23
<b>Gambar 2.4</b> Proses Text mining .....	24
<b>Gambar 3.1</b> Flowchart Alur Penelitian.....	39
<b>Gambar 3.2</b> Alur Preprocessing Data .....	41
<b>Gambar 4.1</b> Collection Unggahan D'Alba .....	48
<b>Gambar 4.2</b> Proses Scraping Data Instagram (1) .....	48
<b>Gambar 4.3</b> Proses Scraping Data Instagram (2) .....	49
<b>Gambar 4.4</b> Hasil Scraping Data Instagram (Testing) .....	49
<b>Gambar 4.5</b> Hasil Scraping Data Instagram (Training).....	50
<b>Gambar 4.6</b> Hasil Scraping Data Shopee .....	51
<b>Gambar 4.7</b> Hasil Scraping Data Tokopedia .....	52
<b>Gambar 4.8</b> Hasil Scraping Data Tiktok Shop (Tokopedia) .....	53
<b>Gambar 4.9</b> Tampilan Data Merged Marketplace .....	54
<b>Gambar 4.10</b> Import dan Load Dataset .....	54
<b>Gambar 4.11</b> Info Dataset.....	55
<b>Gambar 4.12</b> Cek Nilai Kosong .....	55
<b>Gambar 4.13</b> Periksa Data Duplikat .....	56
<b>Gambar 4.14</b> Hapus Baris Data Duplikat .....	56
<b>Gambar 4.15</b> Proses Case Folding.....	57
<b>Gambar 4.16</b> Hasil Case Folding.....	57
<b>Gambar 4.17</b> Proses Tokenization.....	58
<b>Gambar 4.18</b> Hasil Tokenization.....	58
<b>Gambar 4.19</b> Proses Cleaning .....	59
<b>Gambar 4.20</b> Hasil Cleaning .....	59
<b>Gambar 4.21</b> Proses Stopword removal .....	59
<b>Gambar 4.22</b> Hasil Stopword removal .....	60
<b>Gambar 4.23</b> Proses Stemming .....	60
<b>Gambar 4.24</b> Hasil Stemming .....	61
<b>Gambar 4.25</b> Import Library dan Load Data.....	62
<b>Gambar 4.26</b> Pembuatan Kamus Lexicon .....	62
<b>Gambar 4.27</b> Proses Pelabelan Data Training .....	63
<b>Gambar 4.28</b> Simpan Hasil Labeling .....	63
<b>Gambar 4.29</b> Hasil Data Sesudah di Labeling.....	64

<b>Gambar 4.30</b> Hasil Pelabelan Data Testing.....	64
<b>Gambar 4.31</b> Import dan Load Dataset untuk Data Splitting .....	65
<b>Gambar 4.32</b> Cek Missing Values.....	65
<b>Gambar 4.33</b> Proses Data Splitting .....	66
<b>Gambar 4.34</b> Proses Vektorisasi dengan TF-IDF.....	66
<b>Gambar 4.35</b> Hasil Analisis TF-IDF .....	67
<b>Gambar 4.36</b> Melatih Model SVM.....	68
<b>Gambar 4.37</b> Prediksi Data Testing dengan Algoritma SVM.....	68
<b>Gambar 4.38</b> Hasil Akurasi SVM.....	68
<b>Gambar 4.39</b> Melatih Model Naive Bayes .....	69
<b>Gambar 4.40</b> Prediksi Data Testing dengan Naive Bayes.....	69
<b>Gambar 4.41</b> Hasil Akurasi Naive Bayes .....	70
<b>Gambar 4.42</b> Kode untuk Visualisasi Confusion Matrix .....	71
<b>Gambar 4.43</b> Hasil Confusion Matrix SVM.....	71
<b>Gambar 4.44</b> Hasil Confusion Matrix Naive Bayes .....	72
<b>Gambar 4.45</b> Hitung Akurasi Kedua Model.....	73
<b>Gambar 4.46</b> Perbandingan Akurasi SVM dan Naive Bayes.....	73
<b>Gambar 4.47</b> Distribusi Sentimen Data Testing .....	74
<b>Gambar 4.48</b> Distribusi Sentimen Data Training .....	75
<b>Gambar 4.49</b> Pie Chart Distribusi Sentimen Training.....	75
<b>Gambar 4.50</b> Pembuatan Visualisasi WordCloud .....	76
<b>Gambar 4.51</b> Hasil Word Cloud.....	76
<b>Gambar 4.52</b> Kode Perhitungan Komentar berdasarkan Label.....	77
<b>Gambar 4.53</b> Proses Perhitungan Jumlah Komentar Sentimen per Produk .....	78
<b>Gambar 4.54</b> Hasil Korelasi antara Sentimen dengan Quantity Sold.....	78
<b>Gambar 4.55</b> Hasil Korelasi antara Sentimen dengan Rating Produk.....	79
<b>Gambar 4.56</b> Hasil Korelasi antara Harga dengan Quantity Sold .....	80
<b>Gambar 4.57</b> Hasil Uji p-value.....	80
<b>Gambar 4.58</b> Kode Heatmap Korelasi Komentar dengan Penjualan .....	81
<b>Gambar 4.59</b> Hasil Heatmap Korelasi Komentar dengan Penjualan.....	82
<b>Gambar 4.60</b> Kode Heatmap Korelasi Komentar dengan Rating .....	82
<b>Gambar 4.61</b> Hasil Heatmap Korelasi Komentar dengan Rating.....	83
<b>Gambar 4.62</b> Bubble Chart Rating, Penjualan, dan Harga.....	83
<b>Gambar 4.63</b> Visualisasi Dominan Sentimen.....	84
<b>Gambar 4.64</b> Visualisasi Distribusi Harga dengan Sentimen.....	85
<b>Gambar 4.65</b> Tampilan Awal .....	86
<b>Gambar 4.66</b> Tampilan Pilih Jenis Klasifikasi .....	86
<b>Gambar 4.67</b> Klasifikasi Distribusi Sentimen .....	87

## **DAFTAR LAMPIRAN**

Lampiran A Turnitin Similiratiy Report .....	101
Lampiran B Form Konsultasi Bimbingan.....	102



**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA