

**ANALISIS SENTIMEN TERHADAP TINGKAT KEPUASAN PENGGUNA  
JASA LAYANAN ANTAR BARANG JNE PADA TWITTER  
MENGGUNAKAN ALGORITMA SUPPORT VECTOR MACHINE (SVM)**

**SKRIPSI**



disusun oleh

**Andia Enggar Mayasari**

**16.11.0161**

**PROGRAM SARJANA  
PROGRAM STUDI INFORMATIKA  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA  
YOGYAKARTA  
2019**

**ANALISIS SENTIMEN TERHADAP TINGKAT KEPUASAN PENGGUNA  
JASA LAYANAN ANTAR BARANG JNE PADA TWITTER  
MENGGUNAKAN ALGORITMA SUPPORT VECTOR MACHINE (SVM)**

**SKRIPSI**

untuk memenuhi sebagian persyaratan  
mencapai gelar Sarjana

pada Program Studi Informatika



disusun oleh  
**Andia Enggar Mayasari**  
**16.11.0161**

**PROGRAM SARJANA**  
**PROGRAM STUDI INFORMATIKA**  
**FAKULTAS ILMU KOMPUTER**  
**UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA**  
**YOGYAKARTA**  
**2019**

## **PERSETUJUAN**

## **SKRIPSI**

**ANALISIS SENTIMEN TERHADAP TINGKAT KEPUASAN  
PENGGUNA JASA LAYANAN ANTAR BARANG JNE PADA TWITTER  
MENGGUNAKAN ALGORITMA SUPPORT VECTOR MACHINE**

**(SVM)**

yang dipersiapkan dan disusun oleh

**Andia Enggar Mayasari**

**16.11.0161**

telah disetujui oleh Dosen Pembimbing Skripsi  
pada tanggal 12 November 2019

Dosen Pembimbing,



**Anggit Dwi Hartanto, M.Kom.**  
**NIK. 190302163**

## PENGESAHAN

### SKRIPSI

ANALISIS SENTIMEN TERHADAP TINGKAT KEPUASAN  
PENGGUNA JASA LAYANAN ANTAR BARANG JNE PADA TWITTER  
MENGGUNAKAN ALGORITMA SUPPORT VECTOR MACHINE  
(SVM)

yang dipersiapkan dan disusun oleh

**Andia Enggar Mayasari**

16.11.0161

telah dipertahankan di depan Dewan Pengaji  
pada tanggal 12 November 2019

Susunan Dewan Pengaji

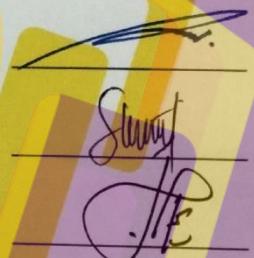
**Nama Pengaji**

Bambang Sudaryatno, Drs., M.M.  
NIK. 190302029

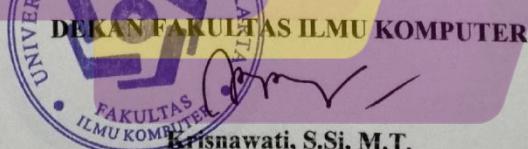
Sumarni Adi, S.Kom, M.Cs.  
NIK. 190302256

Anggit Dwi Hartanto, M.Kom.  
NIK. 190302163

**Tanda Tangan**



Skripsi ini telah diterima sebagai salah satu persyaratan  
untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer  
Tanggal 12 November 2019



Krisnawati, S.Si, M.T.  
NIK. 190302038

## **PERNYATAAN**

Saya yang bertandatangan dibawah ini menyatakan bahwa, skripsi ini merupakan karya saya sendiri (ASLI), dan nisip dalam skripsi ini tidak terdapat karya yang pernah diajukan oleh orang lain untuk memperoleh gelar akademis di suatu institusi pendidikan tinggi manapun dan sepanjang pengetahuan saya juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis dan/atau diterbitkan oleh orang lain, kecuali yang secara tertulis diacu dalam naskah ini dan disebutkan dalam daftar pustaka.

Segala sesuatu yang terkait dengan naskah dan karya yang telah dibuat adalah menjadi menjadi tanggung jawab saya pribadi.

Yogyakarta, 4 November 2019

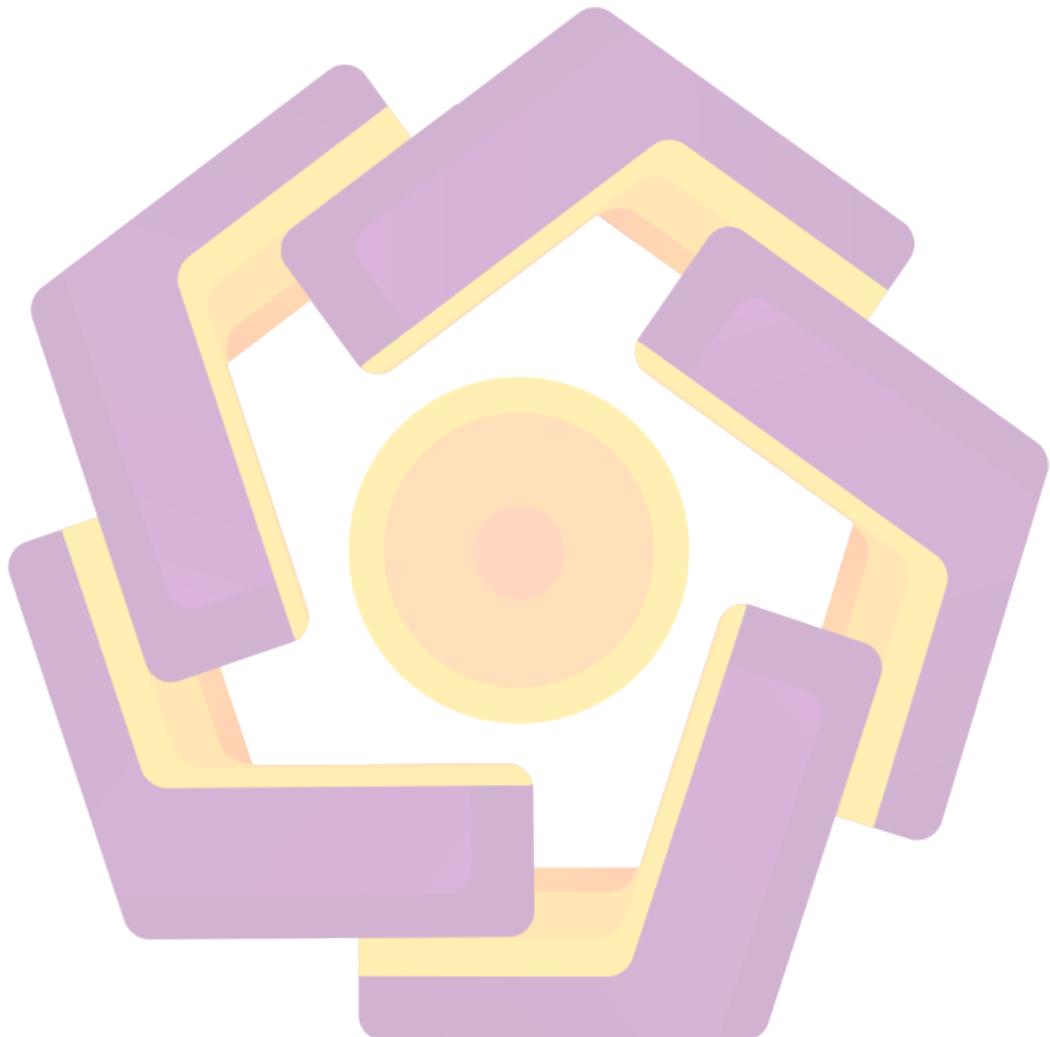


Andia Enggar Mayasari  
NIM. 16.11.0161

## **MOTTO**

“The best revenge is massive success” –Frank Sinatra

“Satu contoh lebih baik daripada seribu nasehat”



## **PERSEMBAHAN**

Saya mempersembahkan skripsi ini kepada semua pihak yang terlibat secara langsung maupun tidak langsung dalam proses pembuatan skripsi.

1. Tuhan Yang Maha Esa yang memberikan segala nikmat dan kasih sayangnya sampai sejauh ini.
2. Kedua orang tua saya dan keluarga, yang selalu mendoakan, selalu menyemangati dan memberikan uang jajan kepada saya.
3. Bapak Anggit Dwi Hartanto, M.Kom yang telah membimbing saya dari awal sampai akhir pembuatan skripsi.
4. Dosen – dosen Universitas AMIKOM Yogyakarta yang telah memberikan banyak ilmu selama kuliah.
5. Teman skripsi saya Aiman Muklishah, Linda Kumala Sari, Francisca Ayu Lestari, Cidalia yang selalu memberikan solusi, tempat bertanya ketika dimasa sulit dan tempat curhat keluh kesah selama dalam pembuatan skripsi.
6. Teman – teman kelas IF 03 2016 yang selalu menemani perkuliahan, mendukung dan memberikan semangat sampai saat ini. Semoga kita selalu bahagia dan menjadi pribadi yang lebih baik lagi.
7. Teman – teman FOSSIL yang selalu mendukung dan memberikan semangat sampai saat ini. Semoga kita selalu bahagia dan menjadi pribadi yang lebih baik lagi.
8. Orang – orang baik yang senantiasa mendoakan, memberi semangat dan bantuan kepada saya.

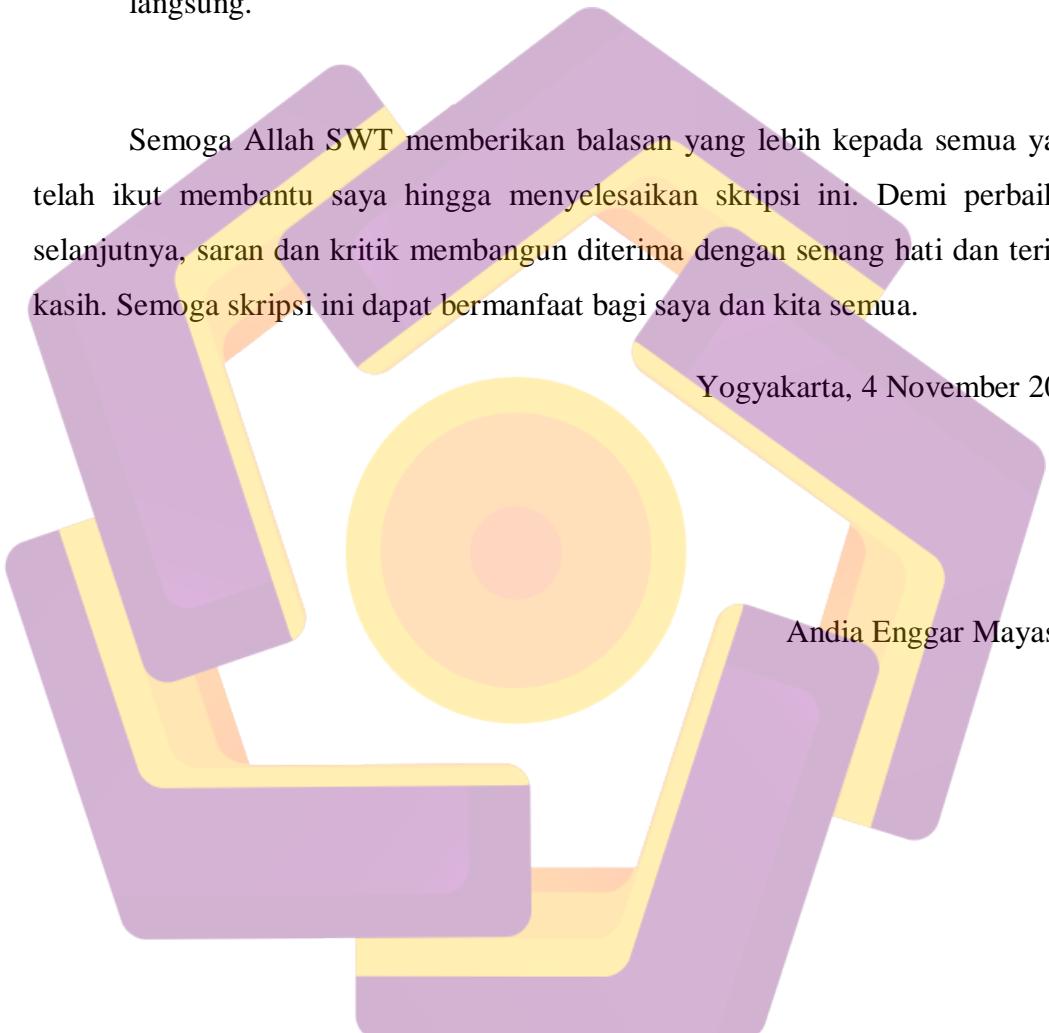
## KATA PENGANTAR

Puji dan syukur panjatkan kepada Tuhan Yang Maha Esa yang telah memberikan rahmat, hidayah dan kekuatan sehingga saya dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul Analisis Sentimen Terhadap Tingkat Kepuasan Pengguna Jasa Antar Brang JNE Pada Twitter Menggunakan Algoritma Support Vector Machine (SVM).

Skripsi ini saya buat guna menyelesaikan studi jenjang Starta Satu (S1) pada program studi Informatika fakultas Ilmu Komputer Universitas AMIKOM Yogyakarta. Selain itu juga merupakan suatu bukti bahwa mahasiswa telah menyelesaikan kuliah jenjang program strata satu dan untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer. Dengan selesainya skripsi ini, maka pada kesempatan ini saya mengucapkan terima kasih kepada :

1. Bapak Prof. Dr. M. Suyanto, MM. selaku Rektor Universitas AMIKOM Yogyakarta.
2. Ibu Krisnawati, S.Si, M.T. selaku Dekan Fakultas Ilmu Komputer Universitas AMIKOM Yogyakarta.
3. Bapak Anggit Dwi Hartanto, M.Kom selaku dosen pembimbing yang selalu bijaksana dalam memberikan bimbingan, nasehat serta waktunya selama pembuatan skripsi ini.
4. Dosen penguji Ibu Sumarni Adi, S.Kom, M.Cs, Bapak Bambang Sudaryatno, Drs., M.M dan segenap Dosen serta Karyawan Universitas AMIKOM Yogyakarta yang telah berbagi ilmu dan pengalamannya.
5. Kedua orang tua saya yang telah mendoakan, mendukung dan memberikan semangat kepada saya.
6. Orang – orang baik yang senantiasa mendoakan, memberi semangat dan bantuan kepada saya.
7. Teman – teman FOSSIL yang selalu memberi semangat dan bantuan kepada saya.

8. Teman – teman IF 03 2016 yang telah menemani selama proses perkuliahan.
9. Teman – teman kontrakan yang selalu memberikan semangat dan masukan dalam pembuatan skripsi.
10. Semua pihak yang telah membantu baik secara langsung maupun tidak langsung.



Semoga Allah SWT memberikan balasan yang lebih kepada semua yang telah ikut membantu saya hingga menyelesaikan skripsi ini. Demi perbaikan selanjutnya, saran dan kritik membangun diterima dengan senang hati dan terima kasih. Semoga skripsi ini dapat bermanfaat bagi saya dan kita semua.

Yogyakarta, 4 November 2019

Andia Enggar Mayasari

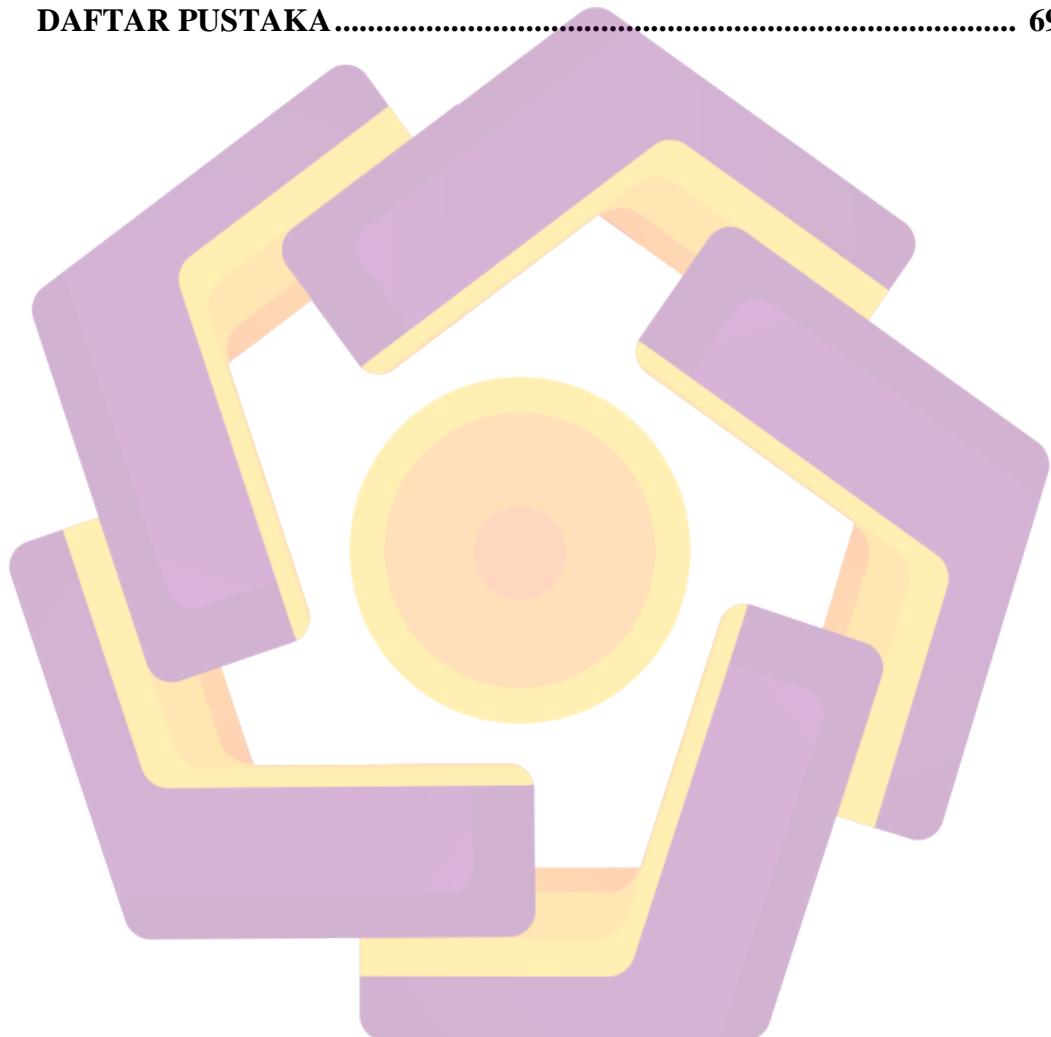
## DAFTAR ISI

|  |     |
|--|-----|
| <b>JUDUL .....</b>                     | i   |
| <b>PERSETUJUAN .....</b>               | ii  |
| <b>PENGESAHAN.....</b>                 | iii |
| <b>PERNYATAAN .....</b>                | iv  |
| <b>MOTTO .....</b>                     | v   |
| <b>PERSEMBAHAN.....</b>                | vi  |
| <b>KATA PENGANTAR.....</b>             | vii |
| <b>DAFTAR ISI .....</b>                | ix  |
| <b>DAFTAR TABEL.....</b>               | xii |
| <b>DAFTAR GAMBAR.....</b>              | xiv |
| <b>INTISARI.....</b>                   | xv  |
| <b>ABSTRACT.....</b>                   | xvi |
| <b>BAB I PENDAHULUAN .....</b>         | 1   |
| 1.1 LATAR BELAKANG.....                | 1   |
| 1.2 RUMUSAN MASALAH .....              | 2   |
| 1.3 BATASAN MASALAH .....              | 2   |
| 1.4 MAKSUD DAN TUJUAN PENELITIAN ..... | 3   |
| 1.5 MANFAAT PENULISAN .....            | 3   |
| 1.6 METODE PENELITIAN .....            | 3   |
| 1.7 SISTEMATIKA PENULISAN .....        | 6   |
| <b>BAB II LANDASAN TEORI .....</b>     | 8   |
| 2.1 KAJIAN PUSTAKA .....               | 8   |

|  |           |
|--|-----------|
| <b>2.2 DASAR TEORI .....</b>                                     | <b>10</b> |
| <b>2.2.1 DATA MINING .....</b>                                   | <b>10</b> |
| <b>2.2.2 SENTIMEN ANALISIS .....</b>                             | <b>10</b> |
| <b>2.2.3 PREPROCESSING.....</b>                                  | <b>10</b> |
| <b>2.2.4 TERM FREQUENCY-INVERSE DOCUMENT<br/>FREQUENCY .....</b> | <b>12</b> |
| <b>2.2.5 SUPPORT VECTOR MACHINE .....</b>                        | <b>13</b> |
| <b>2.2.6 CONSINE SIMILARITY.....</b>                             | <b>16</b> |
| <b>2.2.7 K-FOLD CROSS VALIDATION .....</b>                       | <b>16</b> |
| <b>2.2.8 CONFUSION MATRIX .....</b>                              | <b>17</b> |
| <b>2.2.9 FLOWCHART .....</b>                                     | <b>18</b> |
| <b>2.2.10 BAHASA PEMOGRAMAN PYTHON .....</b>                     | <b>19</b> |
| <b>2.2.11 LANGKAH-LANGKAH PENGEMBANGAN APLIKASI .....</b>        | <b>22</b> |
| <b>BAB III ANALISIS DAN PERANCANGAN .....</b>                    | <b>25</b> |
| <b>3.1 ANALISIS MASALAH .....</b>                                | <b>25</b> |
| <b>3.2 SOLUSI YANG DIPILIH .....</b>                             | <b>25</b> |
| <b>3.3 ANALISIS KEBUTUHAN .....</b>                              | <b>26</b> |
| <b>3.3.1 ANALISIS KEBUTUHAN FUNGSIONAL .....</b>                 | <b>26</b> |
| <b>3.3.2 ANALISIS KEBUTUHAN NON-FUNGSIONAL .....</b>             | <b>26</b> |
| <b>3.4 ANALISIS SENTIMEN DENGAN ALGORITMA SVM .....</b>          | <b>27</b> |
| <b>3.4.1 CLEANING DATA.....</b>                                  | <b>27</b> |
| <b>3.4.2 CASE FOLDING.....</b>                                   | <b>29</b> |
| <b>3.4.3 TOKENIZATION.....</b>                                   | <b>29</b> |

|   |           |
|---|-----------|
| 3.4.4 STEMMING .....  | 30        |
| 3.4.5 TF-IDF .....  | 32        |
| 3.4.6 CONSINE SIMILARITY.....   | 38        |
| 3.4.7 SUPPORT VECTOR MACHINE .....  | 45        |
| <b>3.5 PERANCANGAN APLIKASI .....</b>                                     | <b>49</b> |
| 3.5.1 DIANGRAM ALIR PREPOCESSING .....                                    | 49        |
| 3.5.2 PROSES KLASIFIKASI SUPPORT VECTOR MACHINE .....                     | 50        |
| <b>3.6 PERANCANGAN FILE CRAWLING DATA TWITTER .....</b>                   | <b>51</b> |
| <b>3.7 PERANCANGAN FILE TRAINING .....</b>                                | <b>52</b> |
| <b>BAB IV IMPLEMENTASI DAN PEMBAHASAN.....</b>                            | <b>53</b> |
| 4.1 DESKRIPSI IMPLEMENTASI.....   | 53        |
| 4.2 IMPLEMENTASI PENGUMPULAN DATA TWEET .....                             | 53        |
| 4.3 IMPLEMENTASI PELABELAN DATA TRAINING .....                            | 55        |
| 4.4 IMPLEMENTASI PERANCANGAN FUNGSI DAN SISTEM .....                      | 56        |
| 4.4.1 PEMBUATAN FUNGSI PRE-PROCESSING DAN<br>STEMMING DATA TRAINING ..... | 56        |
| 4.4.2 PEMBUATAN FUNGSI KLASIFIKASI SVM DATA<br>TRAINING .....             | 57        |
| 4.4.3 PEMBUATAN FUNGSI Pembersihan DATA<br>TRAINING .....                 | 57        |
| 4.4.4 PEMBUATAN FUNGSI STEMMING DATA TESTING .....                        | 58        |
| 4.4.5 PEMBUATAN FUNGSI PREDIKSI SENTIMEN .....                            | 58        |
| 4.5 PEMBUATAN INTERFACE .....   | 59        |

|                              |           |
|------------------------------|-----------|
| 4.6 EVALUASI PROGRAM .....   | 61        |
| <b>BAB V KESIMPULAN.....</b> | <b>68</b> |
| 5.1 KESIMPULAN .....         | 68        |
| 5.2 SARAN.....               | 68        |
| <b>DAFTAR PUSTAKA.....</b>   | <b>69</b> |



## **DAFTAR TABEL**

|  |    |
|--|----|
| Tabel 2.1 Perbandingan Penelitian .....                                    | 9  |
| Tabel 2.2 Confusion Matrix .....   | 17 |
| Tabel 2.3 Data Tweet Sebelum Dilakukan Cleaning Data .....                 | 27 |
| Tabel 2.4 Data Tweet yang Sudah Dilakukan Cleaning .....                   | 28 |
| Tabel 2.5 Data Tweet Setelah Case Folding .....                            | 29 |
| Tabel 2.6 Hasil Tokenization Dari Case Folding .....                       | 30 |
| Tabel 2.7 Hasil Stemming Dari Tokenizing.....                              | 31 |
| Tabel 2.8 Feature List .....   | 31 |
| Tabel 2.9 TF IDF Positif .....   | 33 |
| Tabel 3.0 TF IDF Negatif.....  | 35 |
| Tabel 3.1 Consine Similarity Positif.....                                  | 40 |
| Tabel 3.2 Consine Similarity Negatif .....                                 | 41 |
| Tabel 3.3 Hasil Consine Similarity.....                                    | 45 |
| Tabel 3.4 Perhitungan Persamaan Positif Terhadap Training Data Negatif ... | 46 |
| Tabel 3.5 Persamaan $w_1$ , $w_2$ dan $b$ Pada Setiap Label.....           | 46 |
| Tabel 3.6 Perhitungan Persamaan Negatif Terhadap Training Data Positif ... | 47 |
| Tabel 3.7 Predik Pada Data Training .....                                  | 47 |
| Tabel 3.8 Fold Pertama .....   | 48 |
| Tabel 3.9 Fold Kedua.....  | 48 |
| Tabel 4.0 Fold Ketiga .....  | 48 |
| Tabel 4.1Confusion Matrix SVM .....  | 62 |
| Tabel 4.2 Tabel Hasil Cross Validation SVM.....                            | 63 |

## **DAFTAR GAMBAR**

|   |    |
|---|----|
| Gambar 2.1 Sample Penyebaran Permasalahan Dua Dimensi .....           | 14 |
| Gambar 2.2 Hyperlane Pada Support Vector Machine.....                 | 14 |
| Gambar 2.4 Langkah – langkah Analisis Sistem.....                     | 20 |
| Gambar 2.5 Langkah – langkah Training Data .....                      | 22 |
| Gambar 2.6 Langkah – langkah Testing Data.....                        | 24 |
| Gambar 2.7 Diagram Alir Pre-Processing .....                          | 49 |
| Gambar 2.8 Diagram Alur Klasifikasi SVM.....                          | 50 |
| Gambar 2.9 Konfigurasi Crawling Data .....                            | 51 |
| Gambar 3.0 File Training .....  | 52 |
| Gambar 3.1 Script Crawling Data Twitter .....                         | 53 |
| Gambar 3.2 Script Hasil Crawling Data Twitter .....                   | 55 |
| Gambar 3.3 Dataset yang Akan Digunakan .....                          | 56 |
| Gambar 3.4 Script Akses Masuk Data Training.....                      | 56 |
| Gambar 3.5 Script Preprocessing Data Training .....                   | 57 |
| Gambar 3.6 Script Pembobotan dan Klasifikasi SVM .....                | 57 |
| Gambar 3.7 Script Pembersihan Data Testing .....                      | 58 |
| Gambar 3.8 Script Stemming Data Testing .....                         | 58 |
| Gambar 3.9 Script Prediksi Tweet .....                                | 59 |
| Gambar 4.0 Halaman Utama Sistem Prediksi .....                        | 60 |
| Gambar 4.1 User Interface Hasil Prediksi.....                         | 60 |
| Gambar 4.2 User Interface Hasil Prediksi Dalam Bentuk Pie Chart ..... | 61 |
| Gambar 4.3 Hasil Confusion Matrix Pada Sistem.....                    | 63 |

## INTISARI

Jumlah data mengalami pertumbuhan yang sangat cepat dalam era sekarang ini. Data dapat berupa *text*, gambar, suara maupun video. Media social menjadi salah satu faktor pertumbuhan data, setiap orang berekspresi beropini dan mengeluh di media social dari opinion tersebut dapat dilakukan analisis data. Dalam penelitian ini analisis sentiment menggunakan algoritma support vector machine. Langkah pertama adalah dilakukan *crawling* data menggunakan twitter API dengan keyword. Setelah mengumpulkan data, dilakukan proses preprocessing, setelah proses preprocessing dilakukan pengambilan fitur pada setiap tweet, fitur yang didapatkan kemudian dikumpulkan menjadi sebuah list fitur.

List fitur kemudian ditransformasikan menjadi feature vector dengan bentuk binary kemudian ditransformasikan menggunakan metode Tf-idf. Dataset terdiri dari 2 data yaitu training dan testing. Di dalam data training diberikan label secara manual. Untuk pengujian performa algoritma digunakan metode K-Fold Cross Validation. Hasil pengujian adalah akurasi yang diperoleh mencapai rata-rata 80% dengan komposisi data training dan data testing. Dari hasil tersebut metode Support Vector Machine dapat digunakan untuk klasifikasi sentimen terhadap data twitter JNE.

Di dalam data testing dilakukan crawling data secara realtime dan data yang dihasil dilakukan pelabelan dan proses *Preprocessing* melalui sistem sehingga output akhir yang ditampilkan berupa sentiment positif dan negative dari hasil crawling data sebelumnya.

**Kata kunci:** Sentimen analisis, support vector machine, invers matrix

## **ABSTRACT**

*The amount of data is experiencing rapid growth in this era. Data can be in the form of text, images, sound or video. Social media has become one of the factors of data growth, everyone in the opinion opinion and complaining in social media from the opinion can be done data analysis. In this study sentiment analysis uses the support vector machine algorithm. The first step is crawling data using the Twitter API with keywords. After collecting data, the preprocessing process is carried out, after the preprocessing process the feature is retrieved for each tweet, the features obtained are then collected into a feature list.*

*The feature list is then transformed into a feature vector in binary form then transformed using the Tf-idf method. The dataset consists of 2 data, namely training and testing. In the training data labeled manually. To test the performance of the algorithm used the K-Fold Cross Validation method. The test results are obtained an average accuracy of 80% with the composition of training data and testing data. From these results the Support Vector Machine method can be used for sentiment classification of JNE twitter data.*

*In data testing, real-time data crawling is done and the resulting data is labeled and the Preprocessing process is done through the system so that the final output displayed is positive and negative sentiment from the results of previous data crawling.*

**Key words:** Sentiment analysis, support vector machine, invers matrix