

**IMPLEMENTASI SUPPORT VECTOR MACHINE DENGAN KERNEL
TRICK UNTUK FILTRASI KOMENTAR
CYBERBULLYING YOUTUBE**

SKRIPSI



Disusun oleh
Ahmad Farid Mansur
16.11.0786

**PROGRAM STUDI INFORMATIKA
FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA
2020**

**IMPLEMENTASI SUPPORT VECTOR MACHINE DENGAN KERNEL
TRICK UNTUK FILTRASI KOMENTAR
CYBERBULLYING YOUTUBE**

SKRIPSI

untuk memenuhi sebagian persyaratan
mencapai gelar Sarjana
pada Program Studi Informatika



Disusun oleh
Ahmad Farid Mansur
16.11.0786

**PROGRAM STUDI INFORMATIKA
FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
YOGYAKARTA
2020**

PERSETUJUAN

SKRIPSI

IMPLEMENTASI SUPPORT VECTOR MACHINE DENGAN KERNEL TRICK UNTUK FILTRASI KOMENTAR CYBERBULLYING YOUTUBE

yang dipersiapkan dan disusun oleh

Ahmad Farid Mansur

16.11.0786

telah disetujui oleh Dosen Pembimbing Skripsi
pada tanggal 19 Maret 2020

Dosen Pembimbing,

Dina Maulina,M.Kom.
NIK. 190302xx

PENGESAHAN

SKRIPSI

IMPLEMENTASI SUPPORT VECTOR MACHINE DENGAN KERNEL TRICK UNTUK FILTRASI KOMENTAR CYBERBULLYING YOUTUBE

yang dipersiapkan dan disusun oleh
Ahmad Farid Mansur

16.11.0786

telah dipertahankan di depan Dewan Penguji
pada tanggal 19 Maret 2020

Susunan Dewan Penguji

Nama Penguji

Tanda Tangan

Dina Maulina, M.Kom
NIK. 190302xxx

Banu Santoso, S.T., M.Eng
NIK. 190302xxx

Haryoko, S.Kom, M.Cs
NIK. 190302xxx

Skripsi ini telah diterima sebagai salah satu persyaratan
untuk memperoleh gelar Sarjana Komputer
Tanggal 2020

KETUA UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA

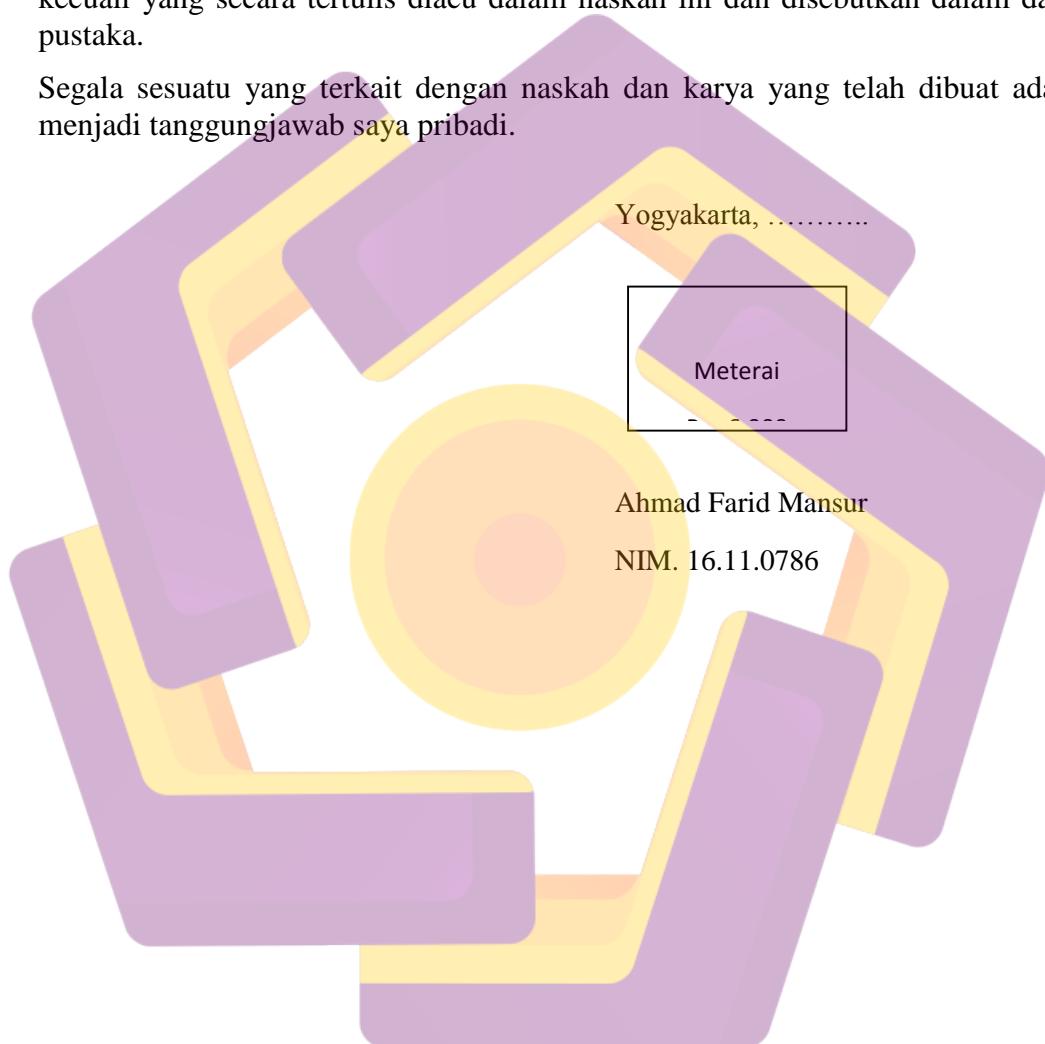
Prof. Dr. M. Suyanto, M.M.

NIK. 190302001

PERNYATAAN

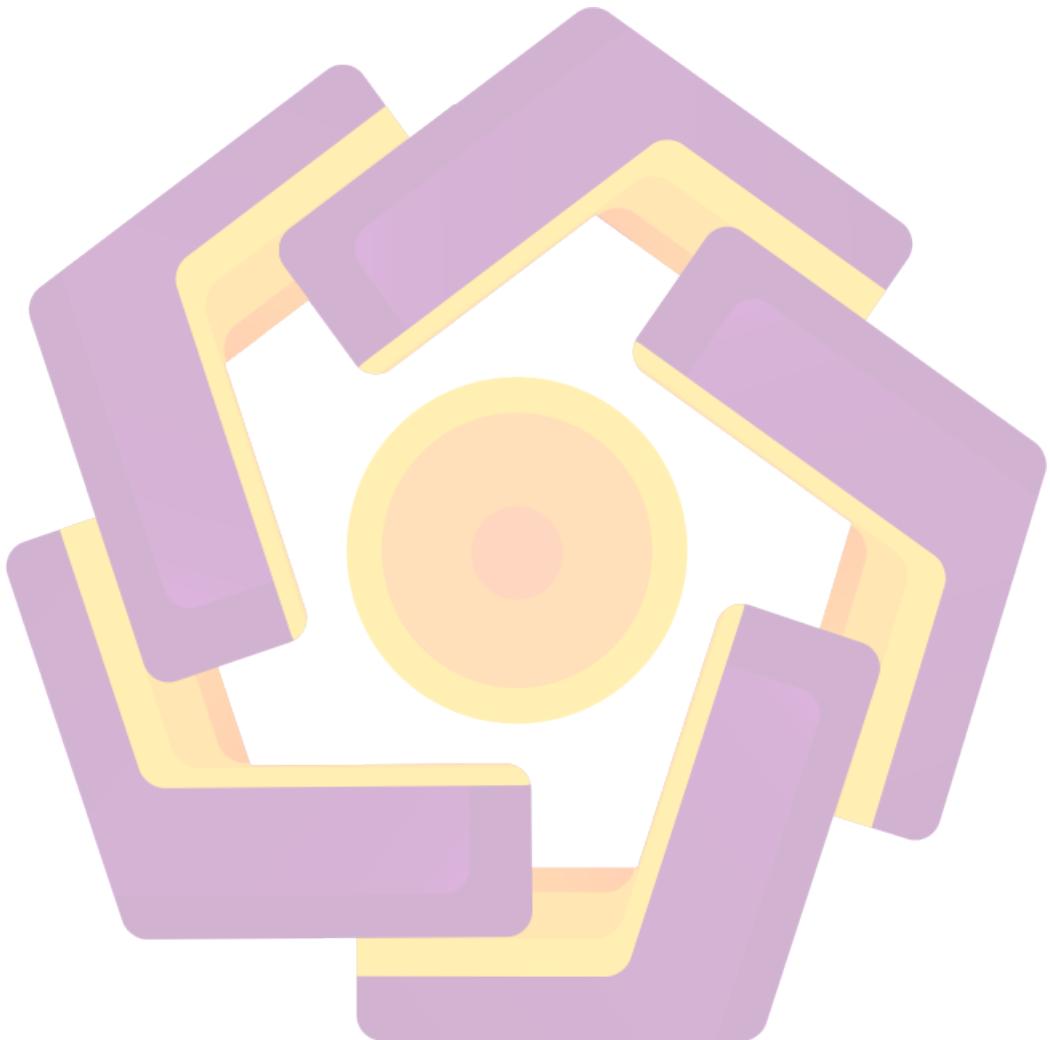
Saya yang bertandatangan dibawah ini menyatakan bahwa, skripsi ini merupakan karya saya sendiri (ASLI), dan isi dalam skripsi ini tidak terdapat karya yang pernah diajukan oleh orang lain untuk memperoleh gelar akademis di suatu institusi pendidikan tinggi manapun, dan sepanjang pengetahuan saya juga 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 tanggungjawab saya pribadi.



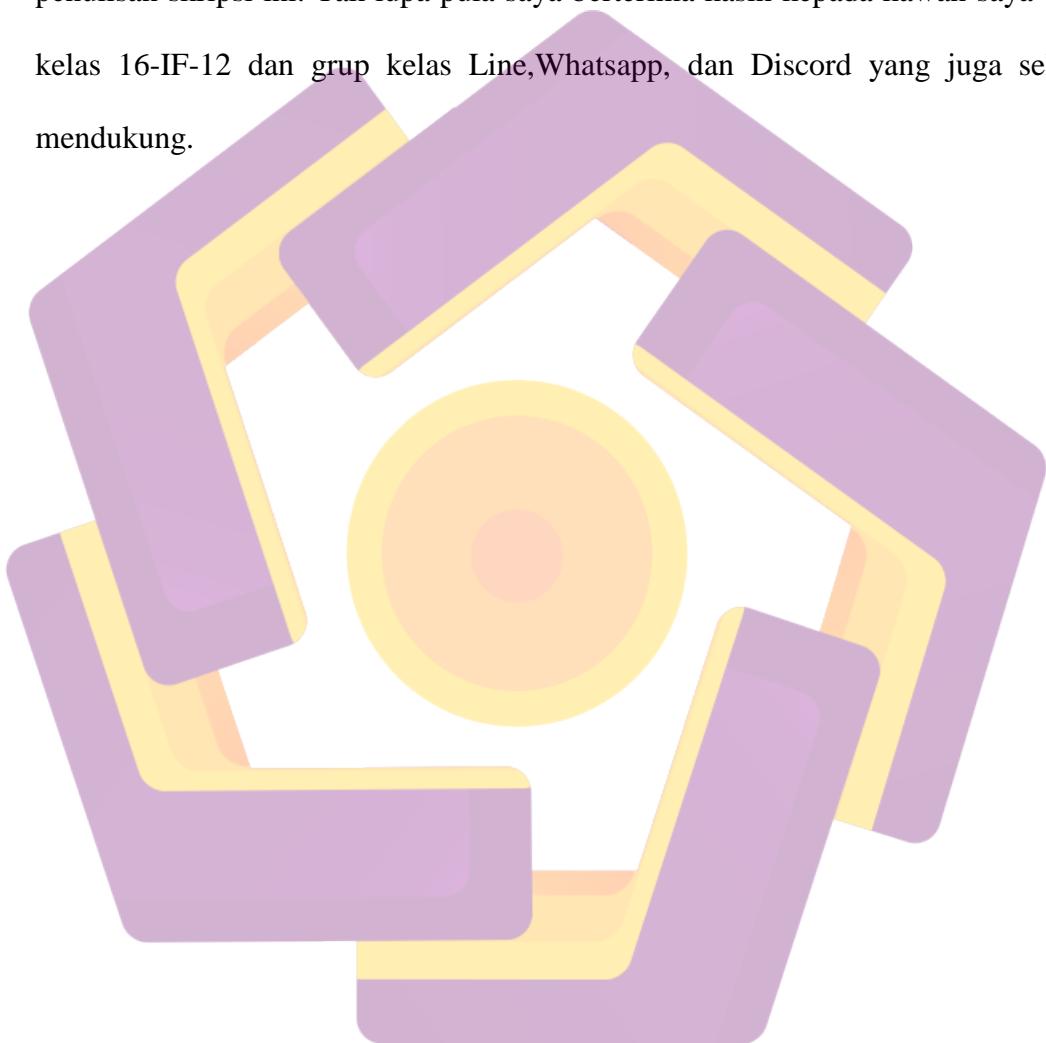
MOTTO

”NEVER GIVE UP!” – A Japanese man from Shed Sheeran Stream



PERSEMBAHAN

Skripsi ini penulis persembahkan kepada kedua orang tua dan adik yang selalu msensupport dan memotivasi penulis dalam kehidupan dan juga dalam penulisan skripsi ini. Tak lupa pula saya berterima kasih kepada kawan saya dari kelas 16-IF-12 dan grup kelas Line,Whatsapp, dan Discord yang juga selalu mendukung.



KATA PENGANTAR

Puji dan syukur penulis panjatkan kepada Allah SWT karena ridho dan hidayahnya skripsi yang sudah disusun dapat terselesaikan sebagai syarat memperoleh gelar Sarjana dari program studi Informatika. Selain itu, Penulis tidak lupa untuk menyadari bahwa skripsi yang telah tersusun merupakan hasil dari bimbingan, motivasi dari diri sendiri dan juga orang lain, serta bantuan dari seluruh pihak yang berkaitan dengan penulis sendiri. Pada Kesempatan ini, penulis menyampaikan rasa terima kasih kepada

1. Kedua orang tua penulis, Mansur Makassau dan Rocsmawati Achmad karena telah memotivasi memberikan support dan membantu dari segala segi dalam penulisan skripsi ini.
2. Bapak Prof. Dr. M. Suyanto, M.M, selaku rektor UNIVERSITAS AMIKOM YOGYAKARTA
3. Ibu Eny Nurnilawati, S.E, M.M selaku Wakil Rektor II Bidang Perencanaan, Administrasi Umum dan Keuangan
4. Bapak Achmad Fauzi, S.E, M.M selaku Wakil Rektor III Bidang Kemahasiswaan dan Alumni
5. Bapak Arief Setyanto, S.Si, MT, Ph.D selaku Wakil Rektor IV Bidang Kerjasama dan Pengembangan
6. Bapak Sudarmawan, MT selaku Dekan Fakultas Sains dan Teknologi, dan Ketua Program Studi S1 Informatika
7. Ibu Dina Maulina, M.Kom sebagai Dosen Pembimbing yang telah meluangkan waktu memberikan petunjuk dan koreksi dalam penyusunan skripsi ini hingga skripsi ini selesai.

DAFTAR ISI

JUDUL	i
PERSETUJUAN	ii
PENGESAHAN	iii
PERNYATAAN	iv
MOTTO	v
PERSEMBAHAN	vi
KATA PENGANTAR	vii
DAFTAR ISI	viii
DAFTAR TABEL	xiii
DAFTAR GAMBAR	xv
DAFTAR LAMPIRAN	xvii
INTISARI	xix
ABSTRACT	xx
I. PENDAHULUAN.....	1
I.1. Latar Belakang.....	1
I.2. Rumusan Masalah.....	3
I.3. Batasan Masalah.....	3
I.4. Maksud dan Tujuan Penelitian	4
I.5. Manfaat Penelitian	4
I.6. Metodologi Penelitian	5
I.6.1. Sumber Data	5
I.6.2. Tahapan Penelitian	6
I.7. Sistematika Penulisan	6
II. LANDASAN TEORI	9
2.1. Tinjauan Pustaka	9
2.2. Cyberbullying	14
2.3. Youtube Data API	15
2.4. Klasifikasi	16
2.5. Support Vector Machine	17
2.5.1. SVM Non-Linear/Kernel Trick	23

2.6. Preprocessing	24
2.6.1. Data Cleaning	24
2.6.2. Normalization/Normalisasi	24
2.6.3. Case Folding	25
2.6.4. Tokenization	25
2.6.5. Stemming	26
2.7. Term Frequency – Inverse Document Frequency (TF-IDF)	26
2.8. Evaluasi	27
2.9. Validasi	29
2.10. Bahasa Pemrograman	29
2.10.1. Python	29
2.10.2. Scikit-Learn	30
2.11. Metode Waterfall	30
2.12. Analisis Kebutuhan Sistem	32
2.13. Analisis Kelayakan Sistem	33
2.13.1. Kelayakan Teknis	33
2.13.2. Kelayakan Operasional	33
2.13.3. Kelayakan Ekonomi	34
2.14. Flowchart	34
2.15. Unified Model Language (UML)	35
2.15.1. Use Case Diagram	36
2.15.2. Activity Diagram	37
2.15.3. Sequence Diagram	39
2.15.4. Class Diagram	41
2.16. Testing	41
2.16.1. Blackbox Testing	41
2.16.2. Whitebox Testing	42
III. ANALISIS DAN PERANCANGAN	43
3.1. Analisis Identifikasi Masalah	43
3.2. Analisis Kebutuhan	43
3.2.1. Kebutuhan Non-Fungsional	43

3.2.2. Kebutuhan Fungsional	44
3.3. Analisis Kelayakan Sistem	45
3.3.1. Kelayakan Teknik	45
3.3.2. Kelayakan Hukum	45
3.3.3. Kelayakan Ekonomi	45
3.4. Gambaran Umum Proses	45
3.5. Analisis Algoritma	46
3.5.1. Pengambilan Data	46
3.5.1.1. Pengambilan Data Training	46
3.5.1.2. Pengambilan Data Testing	47
3.5.2. Preprocessing	48
3.5.2.1. Data Cleaning	48
3.5.2.2. Case Folding	49
3.5.2.3. Stopword Removal	50
3.5.2.4. Stemming	51
3.5.2.5. Normalization	52
3.5.2.6. Tokenization	54
3.5.3. TF-IDF	55
3.5.4. Klasifikasi Support Vector Machine	58
3.5.5. Evaluasi	71
3.6. Analisis Perancangan Sistem.....	72
3.6.1. Use Case	72
3.6.2. Activity Diagram	73
3.6.3. Sequence Diagram	75
3.6.4. Class Diagram	76
3.6.5. User Interface	77
IV. IMPLEMENTASI DAN PEMBAHASAN	81
4.1. Implementasi Sistem	81
4.2. Persiapan Data	81
4.2.1. Pengambilan Data	81
4.2.1.1. Pengambilan Data Training.....	81

4.2.1.2.	Pengambilan Data Testing	83
4.2.2.	Preprocessing Data Training	84
4.3.	Implementasi Program	85
4.3.1.	Tampilan Program	85
4.4.	Uji Coba Program	87
4.4.1.	White-box Testing	87
4.4.1.1.	Input VideoID	88
4.4.1.2.	Tombol Lihat Video	89
4.4.1.3.	Tombol Lihat Seluruh Komentar	90
4.4.1.4.	Tombol Hasil pada Navbar	91
4.4.1.5.	Tombol Tentang pada Navbar	92
4.4.2.	Black-box Testing	93
4.4.3.	Evaluasi Akurasi Klasifikasi	94
4.4.3.1.	Uji Coba dengan SVM Linear	95
4.4.3.2.	Uji Coba dengan SVM Polynomial	97
4.4.3.3.	Uji coba dengan SVM RBF	101
4.4.3.4.	Uji coba dengan SVM Sigmoid	103
4.5.	Pembahasan Program	105
4.5.1.	Koneksi dengan Youtube Data API	105
4.5.2.	Instalasi Program	111
4.5.3.	Menjalankan Program	112
4.5.4.	Kode Program	112
4.5.4.1.	Kelas Youtube_Mining	112
4.5.4.2.	Preprocessing	114
4.5.4.2.1.	Metode remove_punctuation	114
4.5.4.2.2.	Metode stopword_removal	114
4.5.4.2.3.	Metode Stemming_Create	114
4.5.4.2.4.	Metode normalization dan normalization_per_word	115
4.5.4.2.5.	Kelas classification dan metode svm	116
4.5.4.3.	Koding untuk halaman dan Flask	117

4.5.4.3.1.	Metode mynavbar	117
4.5.4.3.2.	Halaman Home dan Metode Index	117
4.5.4.3.3.	Metode formtest	118
4.5.4.3.4.	Halaman About dan Metode about	118
4.5.4.3.5.	Halaman Result dan Metode Result	118
4.5.4.3.6.	Halaman result-table dan Metode Result-table ...	120
4.5.4.3.7.	Program untuk <i>confusion matrix</i>	120
V. PENUTUP		122
5.1. Kesimpulan		122
5.2. Saran		123
DAFTAR PUSTAKA.....		124

DAFTAR TABEL

Tabel 2.1 Penelitian lain serta hasil penelitian	10
Tabel 2.2 Jenis-Jenis cyberbullying	15
Tabel 2.3 Simbol Flowchart	34
Tabel 2.4 Simbol Use Case	36
Tabel 2.5 Simbol <i>Activity Diagram</i>	37
Tabel 2.6 Simbol <i>Sequence Diagram</i>	39
Tabel 3.1 Tabel Contoh komentar yang telah diambil	47
Tabel 3.2 Tabel komentar setelah data cleaning	49
Tabel 3.3 Tabel Case Folding Komentar	49
Tabel 3.4 Stopword Removal Pada Komentar	51
Tabel 3.5 Hasil Stemming Komentar	51
Tabel 3.6 Normalisasi Komentar Pertama	53
Tabel 3.7 Hasil Normalisasi	54
Tabel 3.8 Tokenisasi Komentar	54
Tabel 3.9 Perhitungan Df Seluruh Kata	56
Tabel 3.10 Perhitungan Idft Seluruh Kata	57
Tabel 3.11 Perhitungan TF-IDF	58
Tabel 3.12 Pelabelan Dokumen/Komentar	59
Tabel 3.13 Perhitungan Kernel Linear	61
Tabel 3.14 Perhitungan Kernel Polynomial	62
Tabel 3.15 Perhitungan Kernel Sigmoid	63

Tabel 3.16 Perhitungan Kernel RBF	63
Tabel 3.17 Perhitungan Polynomial X8	69
Tabel 3.18 Perhitungan Sigmoid X8	69
Tabel 3.19 Perhitungan RBF X8	70
Tabel 3.20 Confusion Matrix	72
Tabel 4.1 Komentar Positif dan Cyberbully	83
Tabel 4.2 Komentar setelah Preprocessing	84
Tabel 4.3 Uji Coba Menu Home	93
Tabel 4.4 Uji Coba Menu Hasil	93
Tabel 4.5 Hasil Klasifikasi dengan SVM Linear	96
Tabel 4.6 Confusion Matrix SVM Linear	97
Tabel 4.7 Hasil Klasifikasi dengan SVM Polynomial	98
Tabel 4.8 Confusion Matrix SVM Polynomial	101
Tabel 4.9 Akurasi Klasifikasi dengan SVM RBF	101
Tabel 4.10 Confusion Matrix SVM RBF	103
Tabel 4.11 Akurasi Klasifikasi dengan SVM Sigmoid	103
Tabel 4.12 Confusion Matrix SVM Sigmoid	105

DAFTAR GAMBAR

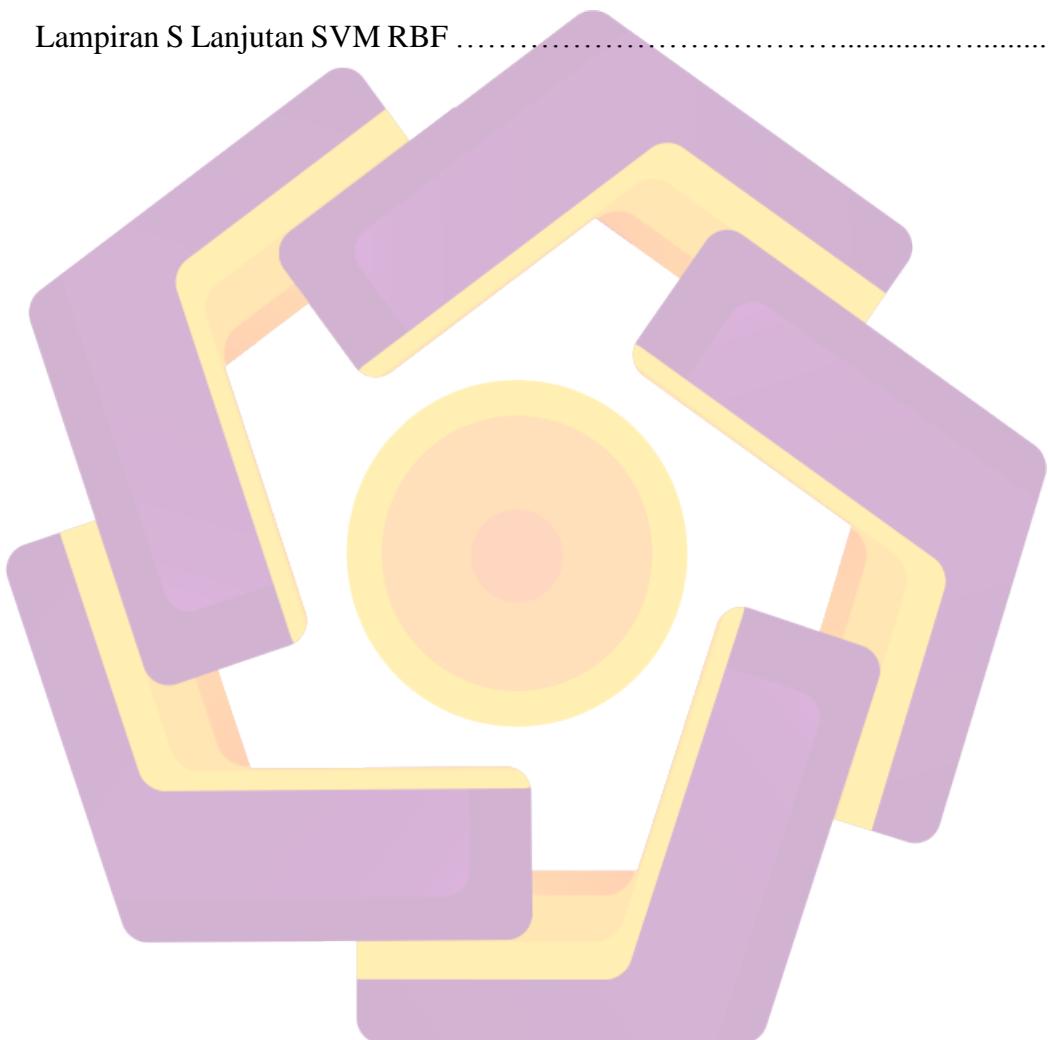
Gambar 2.1 <i>Flowchart</i> Klasifikasi	17
Gambar 2.2 Konsep pencarian hyperplane	18
Gambar 2.3 Margin dari Hyperplane	19
Gambar 2.4 Confusion Matrix	28
Gambar 2.5 Alur Metode Waterfall	31
Gambar 3.1 <i>Flowchart</i> proses sistem	46
Gambar 3.2 <i>Flowchart</i> Pengambilan <i>Data Testing</i>	48
Gambar 3.3 <i>Flowchart</i> <i>Preprocessing</i>	48
Gambar 3.4 Proses normalisasi kata	53
Gambar 3.5 Proses TF-IDF	55
Gambar 3.6 Use Case Diagram	73
Gambar 3.7 Activity Diagram	74
Gambar 3.8 Sequence Diagram	75
Gambar 3.9 Class Diagram	76
Gambar 3.10 <i>Wireframe</i> Halaman Home	77
Gambar 3.11 <i>Wireframe</i> Halaman Result	78
Gambar 3.12 <i>Wireframe</i> Halaman Seluruh Komentar	79
Gambar 3.13 <i>Wireframe</i> Halaman About	80
Gambar 4.1 Tampilan Halaman Home	85
Gambar 4.2 Tampilan Halaman Hasil	86
Gambar 4.3 Tampilan Halaman Lihat Seluruh Komentar	86

Gambar 4.4 Tampilan Halaman Tentang	87
Gambar 4.5 Ilustrasi Input VideoID	88
Gambar 4.6 Ilustrasi Tombol Lihat Video	89
Gambar 4.7 Ilustrasi Tombol Lihat Seluruh Komentar	90
Gambar 4.8 Ilustrasi Tombol Hasil pada Navbar	91
Gambar 4.9 Ilustrasi Tombol Tentang pada Navbar	92
Gambar 4.10 Hasil Prediksi Kelas	95
Gambar 4.11 Hasil Evaluasi SVM Linear	97
Gambar 4.12 Hasil Evaluasi SVM Polynomial	100
Gambar 4.13 Hasil Evaluasi SVM RBF $C=1$ dan $\gamma=1$	102
Gambar 4.14 Hasil Evaluasi Sigmoid	104
Gambar 4.15 Tampilan Developer Console	106
Gambar 4.16 Tampilan Select a Project	106
Gambar 4.17 Tampilan Form New Project	107
Gambar 4.18 Tampilan Dashboard Youtube Data API	108
Gambar 4.19 Pencarian Youtube Data API	108
Gambar 4.20 Halaman Deskripsi API	109
Gambar 4.21 Halaman Dashboard Youtube Data API	109
Gambar 4.22 Halaman Add Credentials	110
Gambar 4.23 Mengisi Form Credentials	110
Gambar 4.24 Developer_Key	111
Gambar 4.25 Eksekusi Program	112

DAFTAR LAMPIRAN

Lampiran A Tabel Jaro Winkler Komentar Kedua	1
Lampiran B Tabel Jaro Winkler Komentar Ketiga	2
Lampiran C Tabel Jaro Winkler Komentar Keempat	3
Lampiran D Tabel Jaro Winkler Komentar Kelima	4
Lampiran E Tabel Jaro Winkler Komentar Keenam	6
Lampiran F Tabel Jaro Winkler Komentar Ketujuh	7
Lampiran G Tabel Jaro Winkler Komentar Kedelapan	8
Lampiran H <i>Listing</i> Metode Comment_Mining	10
Lampiran I <i>Listing</i> Metode Video_Description	11
Lampiran J <i>Listing</i> Metode remove_punctuation	11
Lampiran K <i>Listing</i> Metode stopword_removal	12
Lampiran L <i>Listing</i> Metode Stemming_Create	12
Lampiran M <i>Listing</i> Metode Stemming_Create	12
Lampiran N <i>Listing</i> Metode Normalization_per_Word	13
Lampiran H <i>Listing</i> Kelas Classification	15
Lampiran I <i>Listing</i> Navigation/Navbar	16
Lampiran J <i>Listing</i> Index	16
Lampiran K <i>Listing</i> Formtest	16
Lampiran L <i>Listing</i> About	17
Lampiran M <i>Listing</i> Result	17
Lampiran N <i>Listing</i> Result-Table	19

Lampiran O <i>Listing Confusion Matrix</i>	20
Lampiran P Lanjutan SVM <i>Linear</i>	21
Lampiran Q Lanjutan SVM <i>Polynomial</i>	27
Lampiran R Lanjutan SVM <i>Sigmoid</i>	29
Lampiran S Lanjutan SVM RBF	31

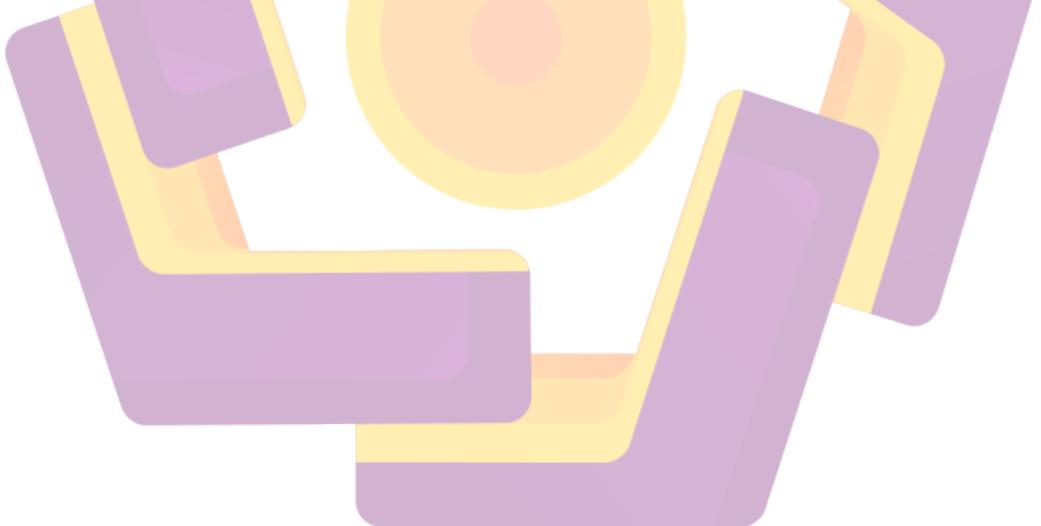


INTISARI

Youtube merupakan media sosial dengan pengguna terbanyak di Indonesia. Perkembangan media sosial memiliki efek buruk seperti *cyberbullying*. Pada penelitian ini, penulis mengimplementasikan *Support Vector Machine* agar dapat digunakan untuk filtrasi dan memperlihatkan hasil filtrasi serta mengukur kinerja untuk mengetahui fungsi kernel yang terbaik. Fungsi kernel yang digunakan meliputi fungsi *linear*, *polynomial*, *sigmoid*, dan RBF. Selain itu, SVM diimplementasikan kedalam bentuk aplikasi website.

Uji coba dilakukan dengan menggunakan *whitebox testing* dan *blackbox testing* serta memprediksi komentar youtube sesuai dengan kelas (*cyberbullying* atau *non-cyberbullying*) menggunakan empat fungsi kernel. Hasil uji coba yang menunjukkan bahwa skenario SVM kernel RBF $\gamma = 1$ dan $C = 1$ menghasilkan akurasi yang terbaik dengan 83,33% tingkat Akurasi yang merupakan angka yang cukup baik. Adapun recall bernilai 80.0%, precision bernilai 85.7%, dan f-measure bernilai 82,7%. Confusion Matrix dari skenario itu menunjukkan bahwa dari 15 komentar non-cyberbullying, dua diantaranya diklasifikasi sebagai cyberbullying. Sementara itu, dari 15 komentar cyberbullying, 3 dianggap sebagai komentar non-cyberbullying.

Kata Kunci – Klasifikasi, *Cyberbullying*, Youtube, SVM, *Kernel*



ABSTRACT

Youtube is a social media with the most users in Indonesia. The development of social media has bad effects such as cyberbullying. In this study, the authors implemented the Support Vector Machine so that it can be used for filtration and show the results of filtration and measure performance to find out the best kernel function. The kernel functions used include linear, polynomial, sigmoid, and RBF functions. In addition, SVM is implemented in the form of a website application.

The trial was conducted using whitebox testing and blackbox testing and predicting youtube comments according to the class (cyberbullying or non-cyberbullying) using four kernel functions. The results of trials that show that the RBF kernel SVM scenario $\gamma = 1$ and $C = 1$ produce the best accuracy with 83.33% accuracy rate which is a pretty good number. The recall is worth 80.0%, the precision is worth 85.7%, and the f-measure is 82.7%. The Confusion Matrix of the scenario shows that of the 15 non-cyberbullying comments, two of them are classified as cyberbullying. Meanwhile, out of 15 cyberbullying comments, 3 are considered non-cyberbullying comments.

Keywords – Classification, Cyberbullying, Youtube, SVM, Kernel

