Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

I

8

⊆ Z

Sus

Ka

Z

a

IMPLEMENTASI ALGORITMA RANDOM FOREST UNTUK MENDETEKSI HATE SPEECH DAN ABUSIVE LANGUAGE PADA TWITTER BAHASA INDONESIA

TUGAS AKHIR

Diajukan Sebagai Salah Satu Syarat Untuk Memperoleh Gelar Sarjana Teknik Pada Jurusan Teknik Informatika

Oleh:

AULIL AMRI 11651103437





FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI UNIVERSITAS ISLAM NEGERI SULTAN SYARIF KASIM RIAU PEKANBARU 2020 UIN SUSKA RIAL

LEMBAR PERSETUJUAN

IMPLEMENTASI ALGORITMA RANDOM FOREST UNTUK MENDETEKSI HATE SPEECH DAN ABUSIVE LANGUAGE PADA TWITTER BAHASA INDONESIA

TUGAS AKHIR

Oleh:

AULIL AMRI 11651103437

Telah diperiksa dan disetujui sebagai laporan tugas akhir di Pekanbaru, pada tanggal 06 Agustus 2020

Pembimbing,

Surva Agustian, S.T, M.Kom NIP. 197908302011011003

UIN SUSKA RIA

- Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:
- 2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau

I 8 × C ipta milik Z S Sn ka Z 8

- Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang
- Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber: Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah

LEMBAR PENGESAHAN

IMPLEMENTASI ALGORITMA RANDOM FOREST UNTUK MENDETEKSI HATE SPEECH DAN ABUSIVE LANGUAGE PADA TWITTER BAHASA INDONESIA

TUGAS AKHIR

Oleh:

AULIL AMRI 11651103437

Telah dipertahankan di depan sidang dewan penguji Sebagai salah satu syarat untuk memperoleh gelar sarjana Teknik Informatika Fakultas Sains dan Teknologi Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau di Pekanbaru, pada tanggal 06 Agustus 2020 / 16 Dzulhijjah 1441

> Pekanbaru, 06 Agustus 2020 Mengesahkan,

Ketua Jurusan,

Dr. Elin Harrani, ST. NIP. 19810523 200710 2 003

Or. Harris Simaremare, ST, MT. NP, 19830625 200801 1 008

DEWAN PENGUJI

Ketua : Dr. Alwis Nazir, M.Kom

Sekretaris : Surya Agustian, S.T, M.Kom

Penguji I : Fadhilah Syafria, S.T, M.Kom, CIBLA

Penguji II : Muhammad Affandes, MT Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



© Hak cipta m

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

LEMBAR HAK ATAS KEKAYAAN INTELEKTUAL

Tugas Akhir yang tidak diterbitkan ini terdaftar dan tersedia di Perpustakaan Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau adalah terbuka untuk umum dengan ketentuan bahwa hak cipta pada penulis. Referensi kepustakaan diperkenankan dicatat, tetapi pengutipan atau ringkasan hanya dapat dilakukan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan ilmiah untuk menyebutkan selain penulis dan harus disertai dengan kebiasaan disertai dengan kebiasaan disertai dengan kebiasaan disertai dengan kebiasaan disertai dengan kebi

Penggandaan atau penerbitan sebagian atau seluruh Tugas Akhir ini harus Penggandaan atau penerbitan sebagian atau seluruh Tugas Akhir ini harus Pemperoleh izin dari Dekan Fakultas Sains dan Teknologi Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau. Perpustakaan yang meminjamkan Tugas Akhir ini untuk anggotanya diharapkan untuk mengisi nama, tanda peminjaman dan tanggal pinjam.

UIN SUSKA RIAU

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

iv

Hak cipta

S Ka

刀 a

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

LEMBAR PERNYATAAN

Dengan ini saya menyatakan bahwa dalam Tugas Akhir ini tidak terdapat 3 karya yang pernah diajukan untuk memperoleh gelar kesarjanaan di suatu Perguruan Tinggi, dan sepanjang pengetahuan saya juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan oleh orang lain kecuali yang secara tertulis diacu dalam naskah ini dan disebutkan didalam daftar pustaka.

Pekanbaru, 06 Agustus 2020

Yang Membuat Pernyataan,

UIN SUSKA RIAU

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

. Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau

V

Hak cipta milik

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

LEMBAR PERSEMBAHAN

بِنَ مِنْ الرَّجِمِ الرَّحِيمَ

Alhamdulillahi Rabbil 'Alamin, puji syukur yang teramat dalam kepada Alaw SWT, yang telah memberikan salah satu anugerah terindah yang tidak akan pernah terlupakan seumur hidup.

Kepada kedua Orang Tua tercinta, terima kasih selalu berjuang, memberikan kasih sayang dan do'a yang tak ternilai harganya, yang akan selalu dibutuhkan kapanpun dan dimanapun. Dari lubuk hati yang paling dalam, ku persembahkan gelar sarjan ini.

Kepada keluarga tersayang, terima kasih telah menjadi pendengar yang baik, memberi motivasi serta semangat yang sangat berarti bagi penulis hingga penulis bisa sampai ke titik ini.

Kepada teman-teman seperjuangan, terima kasih karena selalu ada dan berjuang bersama. Mari terus berjuang bersama-sama, karena bersama kita Bisa.

UIN SUSKA RIAU

vi



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

MPLEMENTASI ALGORITMA RANDOM FOREST UNTUK ₹ TEMENDETEKSI HATE SPEECH DAN ABUSIVE LANGUAGE ta PADA TWITTER BAHASA INDONESIA

AULIL AMRI 11651103437

Tanggal Sidang: 06 Agustus 2020 Periode Wisuda:

Jurusan Teknik Informatika Fakultas Sains dan Teknologi Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau

ABSTRAK

Ujaran kebencian (*hatespeech*) dan Bahasa kasar (*abusive language*) adalah suatu tindakan negatif yang sering kali terjadi di lingkungan kita. Terlebih lagi dengan bantuan teknologi yang semakin maju, siapa saja bisa melakukan penyebaran ujaran kebencian ataupun bahasa kasar ke siapa saja yang ia sukai. Umumnya peristiwa ini berlaku pada masa pemilihan presiden, bupati, dan sebagainya. Sering terjadi pertikaian antara masing-masing pihak yang berkepentingan. Salah satunya melalui media sosial *twitter*. Dengan melakukan sebuah tweet ujaran kebencian dan di re-tweet oleh sekelompok lainnya. Namun hampir tak dapat dibedakan sebuah tweet itu apakah termasuk ke dalam hatespeech ataupun abusive. Dengan adanya penelitian ini diharapkan dapat membantu kita semua untuk dapat membedakan keduanya dan lebih bijak lagi dalam ber-media sosial. Dengan menggunakan data twitter sebanyak 13.167 tweet serta metode Random Forest sebagai pengklasifikasi. Berdasarkan hasil pengujian metode Random Forest dengan menggunakan fitur terbaik dan parameter terbaik mendapatkan hasil akurasi sebesar 75,96%.

Kata Kunci: hatespeech, abusive, tweet, twitter, Klasifikasi, Random Forest.

UIN SUSKA RIAU

I milik S Sn ka N

a

niversity of Sultan Syarif Kasim Ria

0

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah

vii

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

I

S Sn

ka

N a

8 **IMPLEMENTATION OF RANDOM FOREST ALGORITHM TO** CIP DETECT HATE SPEECH AND ABUSIVE LANGUAGE IN ta INDONESIAN TWITTER milik

AULIL AMRI

Date of Final Exam: 06th August 2020 Date of Graduation Ceremony:

Informatic Engineering Department Faculty of Science and Technology Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau

ABSTRACT

The words of hate (hatespeech) and abusive language are negative actions that often occur in our environment. Moreover, with the help of increasingly advanced technology, anyone can disseminate hate speech or abusive language to anyone he likes. Generally this event applies to the election of presidents, regents, and so on. Disputes often occur between each of the parties concerned. One of them is through Twitter social media. By doing a hate speech tweet and re-tweeted by another group. But it is almost indistinguishable whether artweet is included in hatespeech or abusive. The existence of this research is expected to help us all to be able to distinguish between them and be wiser in social media. By using Twitter data of 13,127 tweets and the Random Forest method as a classification. Based on the results of testing the Random Forest method using the best features and the best parameters get an accuracy of 75.96%.

Keywords: hatespeech, abusive, tweet, twitter, classification, random forest.

SUSKAR

11651103437

ty of Sultan Syarif Kasim



© Hak cipta milik

Klamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

KATA PENGANTAR

بِنَ حِلَاللَّهِ مِن الرَّجِمِ الرَّجِمِ الرَّجِمِ الرَّجِمِ الرَّجِمِ الرَّجِمِ الرَّجِيمَ

Assalamua'alaikum Warahmatullahi Wabarakatuh

Alhamdulillahirobbil'alamiin. Puji syukur kepada Allah SWT atas seluruh rahmat dan hidayah-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan penelitian dan penulisan Laporan Tugas Akhir di Jurusan Teknik Informatika dengan Judul memplementasi Algoritma Random Forest untuk mendeteksi Hate Speech dan Abusive Language pada Twitter Bahasa Indonesia". Laporan Tugas Akhir ini merupakan prasyarat untuk memperoleh gelar sarjana strata satu di Jurusan Teknik Informatika, Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau (UIN SUSKA RIAU).

Selama dilaksanakannya penelitian dan penulisan Laporan Tugas Akhir ini, penulis mendapatkan banyak pengetahuan, pengalaman, bimbingan, dukungan dan juga arahan dari semua pihak yang telah membantu hingga Laporan Tugas Akhir ini dapat diselesaikan. Untuk itu pada kesempatan ini penulis ingin menyampaikan ucapan terima kasih kepada:

1. Allah SWT dengan segala rahmat-Nya memberikan semua yang terbaik dan dengan hidayah-Nya memberikan petunjuk sehingga dalam penyusunan laporan ini berjalan lancar.

Bapak Prof. Dr. H. Ahmad Mujahidin, M.Ag selaku Rektor Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau.

Bapak Drs. Ahmad Darmawi, M.Ag selaku Dekan Fakultas Sains dan Teknologi Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau.

Ibu Elin Haerani, S.T., M.Kom., selaku Ketua Jurusan Teknik Informatika Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau.

Bapak Surya Agustian, S.T, M.Kom, selaku dosen pembimbing Tugas Akhir penulis, yang telah sangat banyak berbagi waktu, ilmu dan wawasan yang dimiliki kepada penulis sehingga penelitian dan Laporan Tugas Akhir ini selesai.



65 CIP UIN.Sus

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

0

I

8

ka

910

8

te

SI

Ibu Fadhilah Syafria, S.T, M.Kom, CIBIA, selaku dosen penguji I yang telah meluangkan waktunya dan banyak memberikan saran, dan masukan yang membangun bagi penulis.

Bapak Muhammad Affandes, MT, selaku dosen penguji II yang telah meluangkan waktunya dan banyak memberikan memberikan saran, dan masukan yang membangun bagi penulis.

Bapak Novriyanto, S.T, M.Sc, selaku Pembimbing Akademis penulis selama menjalani perkuliahan di Jurusan Teknik Informatika, yang telah banyak memberikan arahan serta masukan mengenai perkuliahan bagi penulis.

Seluruh Bapak/Ibu dosen Teknik Informatika yang telah sabar memberikan tunjuk ajar serta ilmu yang bermanfaat kepada penulis selama masa perkuliahan.

- 10. Kedua orang tua penulis, Ayah dan Ibu yang tidak pernah letih memberikan semangat, nasehat, dan doa yang tulus untuk anaknya. Semoga Allah SWT senantiasa memberikan kesehatan kepada Ayah dan Ibu.
- 11. Teman-teman seperjuangan kelas B angkatan 2016 yang selalu berjuang bersama dan selalu saling mendukung.
- 12. Kos Awak, yang telah banyak memberikan saran, semangat, dan motivasi kepada penulis, semoga kita semua dapat mencapai apa yang diinginkan. S

₿. Semua pihak yang tidak dapat penulis sebutkan satu persatu. Terimakasih atas dukungan moril maupun materil dalam pengerjaan Laporan Tugas Akhir ini.

lami Semoga laporan ini dapat bermanfaat bagi penulis khususnya maupun pembaca pada umumnya. Serta dapat menjadi referensi dan rujukan bagi hal-hal yang bermanfaat. Penulis berharap adanya kritik dan saran guna memperbaiki atau sebagai pengembangan kedepannya. Akhir kata penulis ucapkan terima kasih dan selamat membaca.

Wassalamualaikum Wr. Wb

Pekanbaru, Agustus 2020

Penulis

a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

if Kasim Ria

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

© Hak cip⊞

DAFTAR ISI

€.	
p La	MBAR PERSETUJUANii
Ē	MBAR PENGESAHANiii
EE	MBAR HAK ATAS KEKAYAAN INTELEKTUALiv
E	MBAR PERNYATAANv
SE	MBAR PERSEMBAHANvi
₩ B	STRAKvii
AB.	STRACTviii
KA	TA PENGANTARix
DA	FTAR ISIxi
DA	FTAR GAMBARxv
DA	FTAR TABELxvii
BA	B I PENDAHULUANI-1
1	.1 Latar BelakangI-1
	.2 Rumusan MasalahI-4
-	.3 Batasan MasalahI-5
Isla	.4 Tujuan PenelitianI-5
mic	.5 Sistematika Penulisan
	B II LANDASAN TEORIII-1
<	2.1 Twitter II-1
7	2.2 Hate speech (Ujaran Kebencian) II-1
f	
-	2.3 Abusive language (Bahasa Kasar)
-	
yaı	2.5 Natural Language Processing (NLP) II-5

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber: a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

⊚ <u>⊤</u>	
lak	2.5.1 <i>Tokenizing</i> II-6
cipta m	2.5.2 Case folding II-6
	2.5.3 Cleaning II-6
ı	2.5.4 Filtering (Stopword Removal)II-6
	2.6 Machine Learning II-7
S	2.6.1 Machine Learning Workflow II-8
usk	2.7 Word EmbeddingII-9
a)	2.8 Random Forest Classifier II-10
iau	2.8.1 Keuntungan dan Kerugian Random Forest II-12
	2.8.2 Parameter Random ForestII-13
	2.8.3 Algoritma Random Forest
	2.8.4 Kerja Algoritma Random Forest II-15
2	2.9 Feature Selection II-16
2	2.10 Confusion Matrix II-17
	2.11 Penelitian Terkait II-18
StaA	B III METODOLOGI PENELITIANIII-1
e Isl	3.1 Identifikasi MasalahIII-2
ami	3.2 Pengumpulan DataIII-2
	3.2.1 Pengumpulan Data tweet <i>Hate Speech</i> dan <i>Abusive</i> III-2
Jniversi	3.2.2 Studi LiteraturIII-4
sity	3.3 Analisa III-5
of S	3.3.1 Analisa Dataset PreparationIII-5
ulta	3.3.2 Analisa Text PreprocessingIII-5
n Sy	3.3.3 Analisa Language Model Training III-6
of Sultan Syarif Kasim Ria	
Kas	xii
sim l	
Ria	



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber: a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

0 I rif Kasim Ria

K C	3.3.4 Analisa Parameter Terbaik	III-6
jot	3.3.5 Analisa Feature Selection	III-7
a m	3.3.6 Analisa Klasifikasi Random Forest	III-7
=3	3.4 Perancangan	III-8
\subseteq_3	3.5 Implementasi	III-9
	3.6 Pengujian	
$\boldsymbol{\omega}$	3.7 Kesimpulan dan Saran	
	AB IV ANALISA DAN PERANCANGAN	IV-1
a _ 4	4.1 Analisa	IV-1
	4.1.1 Dataset Preparation	
	4.1.2 Text Preprocessing	IV-13
	4.1.3 Language Model Training	IV-14
	4.1.4 Mencari Parameter Terbaik	IV-18
	4.1.5 Feature Selection	
s ⁴	4.1.5 Feature Selection	
State		IV-21
State Is	4.2 Perancangan	IV-21 IV-21
State Is	4.2 Perancangan	IV-21 IV-21
State Islamic I	4.2 Perancangan	IV-21 IV-21 V-1
State Islamic I	4.2 Perancangan 4.2.1 Random Forest Classifier AB V IMPLEMENTASI DAN PENGUJIAN 5.1 Implementasi 5.1.1 Batasan Implementasi 5.1.2 Lingkungan Implementasi	IV-21V-21V-1V-1V-1
State Isamic University	4.2 Perancangan	IV-21V-21V-1V-1V-1
State I amic University of S	4.2 Perancangan 4.2.1 Random Forest Classifier AB V IMPLEMENTASI DAN PENGUJIAN 5.1 Implementasi 5.1.1 Batasan Implementasi 5.1.2 Lingkungan Implementasi 5.1.3 Implementasi Model Random Forest	IV-21V-21V-1V-1V-1V-1
State Isamic University	4.2 Perancangan 4.2.1 Random Forest Classifier AB V IMPLEMENTASI DAN PENGUJIAN 5.1 Implementasi 5.1.1 Batasan Implementasi 5.1.2 Lingkungan Implementasi 5.1.3 Implementasi Model Random Forest	V-21V-21V-1V-1V-1V-1V-1V-2



	I
	Hak (
16	Cipta I
	Dilindung
	lubi
	ngi
	$\overline{}$
	ndan
Š	g-U
	Unda
	77)

0	ak
ilaran	Cipta
. Dilarang mengutip sebagian ata	lak Cipta Dilindungi Undang-Unda
) sebagian	Undang-U
ata	nda

N a

0

ıu seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau

Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau

- ng
- I BAB VI PENUTUPVI-1 of 6.1 KesimpulanVI-1 DAFTAR PUSTAKA xix LAMPIRAN A.......A-1 LAMPIRAN B......B-1 AFTAR RIWAYAT HIDUP.....

SUSKA RIA

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria



⊚ Ha

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

C C	DAFTAR GAMBAR	
Gambar		Halaman
G ambar 2.	1 Twitter User Interface	II-1
=. Gambar 2.	2 Ilustrasi Word Embedding	II-10
⊂ Gambar 2.	3 Ilustrasi Random Forest	II-11
Gambar 3.	1 Tahapan Metodologi Penelitian	III-1
S	2 Distribusi <i>tweet Abusive</i> ke <i>tweet HS dan Not HS</i>	
70	1 Planning Penelitian	
E	2 Import Library	
	3 Import Dataset	
	4 Proses Pengecekan Label	
	5 Proses Pemisahan Label	
	6 Hapus Label Abusive	
	7 Hapus Label HS dan Level	
a	8 Dataset Splitting	
G ambar 4. ☑	9 Bagi Data Train dan <i>Test</i>	IV-11
Gambar 4.	10 Tahap Preprocessing	IV-13
G ambar 4.	11 Import Library FastText	IV-14
G ambar 4.	12 Import Data Training	IV-15
G ambar 4.	13 Proses Tokenisasi	
Ğambar 4.	14 Training Model	IV-16
G ambar 4.	15 Proses L1-norm	IV-17
G ambar 4.	16 Proses L2-norm	IV-18
220	17 Alur Klasifikasi Random Forest	IV-22
rif K		
rif Kasim Ria	XV	
n Ri		
2)		



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber: a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

0	
エ の	
Gambar 4. 18 Salah satu <i>tree</i> yang terbentuk dari dataset pada algoritma <i>Ran</i>	
Forest	V-23
Gambar 5. 1 Import Library	. V-3
Gambar 5. 2 Import Data <i>Training</i> dan <i>Testing</i>	. V-3
Gambar 5. 3 Load Model FastText	. V-4
Gambar 5. 6 Proses <i>Encoding</i>	
Gambar 5. 7 Kode Program <i>Training</i> HS	
Gambar 5. 8 Kode Program Testing HS	. V-5
Gambar 5. 9 Kode Program Training Abusive	. V-5
Gambar 5. 10 Kode Program Testing Abusive	
Gambar 5. 11 Kode Program <i>Training</i> Level	. V-6
Gambar 5. 12 Kode Program Testing Level	. V-6
Gambar 5. 13 Klasifikasi Pada Label HS	
Gambar 5. 14 Klasifikasi Pada Label <i>Abusive</i>	
Gambar 5. 15 Klasifikasi Pada Label Level	. V-7
Gambar 5. 16 Rata-Rata Akurasi	. V-7
Gambar 5. 17 Training Model HS, Abusive dan Level	. V-8
Gambar 5. 18 Hasil Confusion Matrix Label HS	. V- 9
Gambar 5. 19 Hasil Confusion Matrix Label Abusive	V-9
Gambar 5. 20 Hasil <i>Confusion Matrix Label</i> Level	. V-9
Gambar 5. 20 Hasil Confusion Matrix Label Level	Al
of Su	
lltan	
Sya	
lrif	
xvi	
B	
Ria	



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

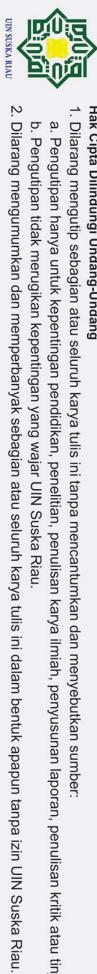
0

DAFTAR TABEL

DAFT	AR TABEL
Tabel	Halaman
Tabel 2. 1 Confusion Matrix	II-17
Tabel 2. 2 Penelitian Terkait	II-18
Tabel 4. 1 Dataset Awal	IV-1
Tabel 4. 2 Dataset Label HS	IV-5
Tabel 4. 3 Dataset Label Abusive	IV-6
Tabel 4. 4 Dataset Label Level	IV-7
Tabel 4. 5 Data <i>Train</i> Label HS	IV-8
	IV-9
Tabel 4. 7 Data <i>Train</i> Label <i>Abusive</i>	IV-10
Tabel 4. 8 Data <i>Test</i> Label <i>Abusive</i>	IV-10
Tabel 4. 9 Data Train Label Level	IV-12
Tabel 4. 10 Data <i>Test</i> Label Level	IV-12
Tabel 4. 11 Hasil Pengujian L1-norm.	IV-19
—	IV-20
Tabel 4. 13 Tabel Experiment L1-norm	nIV-20
Tabel 4. 14 Tabel Experiment L2-norm	nIV-21
Tabel 4. 15 Tabel Dataset HS dan Abu	siveIV-24
Tabel 4. 16 Binary Split Pertama HS	IV-24
Tabel 4. 17 <i>Binary Split</i> Kedua HS	IV-25
Tabel 4. 18 Tabel <i>Binary Split</i> Ketiga	HSIV-25
Tabel 4. 19 <i>Binary Split</i> Keempat HS.	IV-26
Tabel 4. 20 Binary Split Kelima HS	IV-26

xvii

Kasim Ria



Hak Cipta Dilindu

П	등
er	ra
ق	g
₹.	3
ă	er
7	g
a	₽
3	S
_	eb
ᇎ	ag
늣	iar
6	а
pe	ta
Ž.	2
inc	ě
ar	E
0	5
en	ka
d:	Ž
美	a t
an	Ë
o	=
pen	ini t
peneli	ini tan
penelitia	ini tanpa
penelitian,	ini tanpa m
penelitian, pe	ini tanpa mer
penelitian, penu	ini tanpa menca
penelitian, penulis	ini tanpa mencant
penelitian, penulisan	ini tanpa mencantum
penelitian, penulisan ka	ini tanpa mencantumka
penelitian, penulisan kary	ini tanpa mencantumkan
penelitian, penulisan karya i	ini tanpa mencantumkan da
penelitian, penulisan karya ilm	ini tanpa mencantumkan dan i
penelitian, penulisan karya ilmial	ini tanpa mencantumkan dan me
penelitian, penulisan karya ilmiah, p	ini tanpa mencantumkan dan meny
penelitian, penulisan karya ilmiah, per	ini tanpa mencantumkan dan menyeb
penelitian, penulisan karya ilmiah, penyi	ini tanpa mencantumkan dan menyebut
penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusi	ini tanpa mencantumkan dan menyebutka
penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusun;	ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan s
. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan la	ilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumb

a Fanilfax La North State Tai	State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria
ngi Undang-Undang	
jutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:	າ menyebutkan sumber:
hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya i	hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tiniauan suatu masalah.

©	
I a	
Pabel 4. 21 Tabulasi Nilai <i>Gini Index</i> atribut HS	IV-27
O	11/27
Tabel 4. 22 Binary Split Pertama AB	1V-2/
Tabel 4. 23 Binary Split Kedua AB	IV-28
Tabel 4. 24 <i>Binary Split</i> Ketiga AB	IV-28
Fabel 4. 25 Binary Split Keempat AB	IV-29
Ta bel 4. 26 <i>Binary Split</i> Kelima AB	IV-29
Fabel 4. 27 Tabulasi Nilai Indeks atribut <i>Abusive</i>	IV-30
Pabel 4. 28 Binary Split Pertama Level	
Fabel 4. 29 Binary Split Kedua Level	IV-31
Tabel 4. 30 Binary Split Ketiga Level	IV-31
Tabel 4. 31 <i>Binary Split</i> Keempat Level	IV-32
Tabel 4. 32 <i>Binary Split</i> Kelima Level	IV-32
Tabel 4. 33 Tabulasi Nilai Indeks Atribut Level	IV-33
Tabel 5. 1 Pengujian Confusion Matrix	V-10



© Hak cipta

Syarif Kasim Ria

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

BAB I

PENDAHULUAN

Latar Belakang

Teknologi merupakan bidang yang memiliki kemajuan sangat cepat. Setiap tahunnya selalu ada penemuan-penemuan baru yang dikembangkan oleh para penggiat teknologi. Penemuan ataupun inovasi tersebut tentunya bertujuan untuk penggiat mempermudah pekerjaan manusia. Sehingga siapapun tak akan mau ketinggalan untuk mempelajari teknologi baru tersebut demi kemudahan-kemudahan yang sangat berguna bagi manusia. Salah satu perkembangan dari berguna teknologi adalah media sosial, yang pada dasarnya berguna sebagai sarana untuk berkomunikasi jarak jauh. (D. Haryanto & Argadila, 2019)

Media sosial merupakan tempat untuk berbagi informasi dan berkomunikasi dengan orang yang berada dekat maupun jauh dengan kita secara daring dengan bantuan internet. Teknologi selalu melakukan perubahan tiap tahunnya, hingga media sosial pun turut ambil bagian dengan mengembangkan fitur-fitur yang dimiliki, kini media sosial tak hanya sekedar tempat untuk berkomunikasi, bahkan media sosial bisa menjadi wadah bagi penggunanya untuk menghasilkan uang, seperti bisnis *online shop* dan sebagainya. (Abdul Rahin Bin Hamdan dkk, 2018)

Dari sekian banyak media sosial yang ada di dunia, terdapat beberapa platform media sosial yang popular di Indonesia. Facebook, Instagram, Twitter, ine, adalah platform yang cukup bersinar di Indonesia. Meskipun media sosial buat dengan tujuan untuk mempermudah manusia dan hal-hal positif lainnya, namun tak dapat dipungkiri bahwa setiap perubahan yang terjadi pada manusia tetap memiliki sisi positif dan negatif. (Katadata.co.id, 2019)

Penyebaran ujaran kebencian (hate speech) dan Bahasa kasar (abusive language) adalah bagian kecil dari sisi negatif yang dapat terjadi melalui sosial media. Meski pelanggaran dan penyalahgunaan sosial media sudah diatur didalam undang-undang, namun tidak semua manusia sadar dan patuh terhadap peraturan.

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

0

I

8

X Ujaran kebencian (hate speech) merupakan perbuatan yang dilakukan oleh individu maupun kelompok dengan tujuan ingin menjatuhkan individu atau Relompok lainnya. Provokasi, fitnah, hinaan adalah bentuk dari ujaran kebencian. Ujaran kebencian dalam ruang lingkup sosial media sering terjadi dengan konteks atau aspek ras, warna kulit, jenis kelamin, agama, dan sebagainya. (Fauzi & Yuniarti, 2018)

S Bahasa kasar (abusive language) sering diungkapkan karena kekesalan, emosi, kecewa, atas sebuah peristiwa yang terjadi dengan individu atau kelompok tertentu. Dalam sosial media Bahasa kasar sering di implementasikan pada hal-hal yang tergolong ke dalam konteks SARA (suku, agama, ras, dan antar golongan). (Hidayatullah dkk., 2019)

Salah satu contoh kasus tentang pelanggaran dalam media sosial yaitu pada kasus istri perwira TNI yang mengunggah sebuah postingan di salah satu media sosial terkait dengan peristiwa penusukan teroris terhadap Menko Polhukam Wiranto pada November 2019 lalu. Postingan tersebut dianggap pencemaran nama baik sehingga berakhir dengan dicopotnya sang suami dari jabatannya di TNI¹. "Permasalahan yang dialami istri prajurit sebaiknya tidak berdampak pada penghukuman maupun pencopotan sang suami dari jabatannya," ucap salah seorang pengamat militer yang merangkap Direktur Imparsial, Al-Araf.

te Ada beberapa pendapat mengenai postingan istri prajurit TNI tersebut. Ada yang menganggap postingan tersebut tidak pantas dan termasuk ke dalam pencemaran nama baik karena waktunya yang bersamaan dengan peristiwa penusukan Menko Polhukam Wiranto, dan ada juga yang berpendapat bahwa postingan tersebut tidak bisa dikatakan cacian atau hinaan karena tidak langsung menjuru ke suatu objek. Untuk mencegah terjadinya kesalahpahaman antara hate speech dan abusive language, perlu dilakukan penelitian lebih lanjut mengenai hate speech, kategori-kategori kalimat yang termasuk ke dalam hate speech, dan levellevel hate speech, agar masyarakat dapat membedakan kalimat hate speech dan abusive agar kedepannya dapat menggunakan sosial media dengan lebih bijak.

https://www.kompas.com/tren/read/2019/10/13/0 https://www.kompas.com/tren/read/2019/10/13/083507365/di-balik-kasus-penusukan-wirantosim

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

0

I

ak

Kasim Ria

Pada penelitian yang dilakukan oleh (A. T. Haryanto, 2018), terdapat informasi tentang pengguna aktif sosial media di Indonesia. Terdapat sekitar 130 juta penduduk Indonesia yang aktif dalam dunia maya atau sosial media. Twitter adalah platform sosial media yang cukup popular dengan fitur andalannya tweet dan re-tweet. Twitter banyak digunakan penduduk Indonesia sebagai tempat untuk berbagi cerita, informasi, dan pengalaman hidup. Penyebaran berita ataupun informasi melalui twitter dapat dibilang sangat cepat, karena fitur re-tweet mampu membuat pengguna lainnya ikut serta dalam menyebarkan berita atau kejadian ke pengguna lainnya.

Beberapa penelitian sebelumnya yang dijadikan sebagai referensi pada penelitian ini sebagai berikut. Penelitian yang dilakukan oleh (Putra dkk., 2018) yang menggunakan metode *Ensemble Feature* dan *Support vector machine* (SVM). (Putra dkk., 2018) mengidentifikasi ujaran kebencian pada *Facebook*, karena belum ada sebuah sistem otomatis yang dapat mendeteksi ujaran kebencian. Penelitian tersebut menggunakan metode *Ensemble feature* untuk menggabungkan beberapa fitur dari tiap teks yang ada untuk mempermudah proses identifikasi. Sedangkan metode SVM berperan dalam proses identifikasi terhadap sebuah teks berdasarkan data-data fitur yang diperoleh dari metode *Ensemble feature*. Berdasarkan hasil pengujian, didapatkan akurasi dari sistem sebesar 70%, oleh karena itu dapat ditarik sebuah kesimpulan bahwa metode Ensemble feature dan Support Vector Machine dapat digunakan dengan baik dalam mengidentifikasi ujaran kebencian pada media sesial Facebook.

Pada penelitian (Sudiantoro dkk., 2018) dengan judul analisis sentimen twitter menggunakan *text mining* dan algoritma *Naïve Bayes Classifier*. Tujuan dari penelitian ini untuk melakukan klasifikasi terhadap data *tweet* menjadi dua bagian yaitu sentimen positif dan negatif. (Sudiantoro dkk., 2018) menggunakan data *twitter* Bahasa Indonesia terkait pendapat masyarakat terhadap pelaksanaan pilkada jawa barat.

Data yang akan diproses sebanyak 300 data *tweet*. Kemudian dibagi untuk data latih dan data uji, data latih 200 data, dan data uji 100 data. Dari 100 data uji



0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

yang diklasifikasi, diperoleh 32 data yang bersentimen positif dan 68 data bersentimen negatif. Maka dapat ditarik sebuah kesimpulan bahwa berdasarkan 100 data uji yang telah dilakukan proses klasifikasi dengan hasil 68 data termasuk sentimen negatif, dan akurasi dari *naïve bayes classifier* sebesar 84%.

Berkaitan dengan judul penelitian yang akan diteliti mengenai algoritma Random Forest, terdapat beberapa referensi terkait diantaranya, pada penelitian & Gao, 2016) tentang analisis sentimen pelanggan maskapai penerbangan. Pengan menerapkan beberapa metode classifier yaitu Naïve Bayes Classifier & BC), Support vector machine (SVM), Jaringan Bayesian, Algoritma C4.5, Pecision Tree dan Random Forest. Berdasarkan percobaan dengan enam pendekatan klasifikasi individu dan pendekatan ensemble yang dilatih dan diuji menggunakan dataset yang sama dari 12864 tweet, dimana evaluasi 10 kali lipat digunakan untuk memvalidasi klasifikasi. Dalam percobaan dengan tiga kelas, ensemble classifier mendapatkan akurasi tertinggi dalam hal Precision, Recall, dan F-measure, yaitu 84,2%. Tingkat kesalahan untuk ensemble classifier adalah yang terendah dibandingkan dengan enam metode klasifikasi lainnya, yaitu 15,8%. Hasilnya menunjukkan bahwa usulan pendekatan ensemble lebih unggul untuk kasus klasifikasi dalam dataset twitter layanan maskapai ini.

Berdasarkan masalah yang terdapat pada latar belakang, maka penulis akan melakukan analisa terhadap metode *Random Forest* dalam mengklasifikasi *multi-lass* dan *multi-label hate speech* dan *abusive language* pada *twitter* Bahasa Indonesia.

F.2 Rumusan Masalah

Syarif Kasim Ria

Rumusan masalah yang akan dibahas dalam penelitian ini yaitu bagaimana dara mengklasifikasikan multi-class dan multi-label hate speech dan abusive language pada twitter Bahasa Indonesia dengan menggunakan Random forest sebagai Classifier, serta melihat performa random forest dalam mengklasifikasi multi-class dan multi-label hate speech dan abusive language pada twitter Bahasa Indonesia.



Hak cipta milik UIN S

Sn

Ka

N

8

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

3 Batasan Masalah

Batasan masalah dalam penelitian ini, diantaranya:

- 1. Dataset yang diproses sebanyak 13127 tweet (Ibrohim & Budi, 2019)
- 2. Label yang diproses yaitu hate speech, abusive, dan level
- 3. Level *hate speech* yang dideteksi yaitu level kuat, menengah, dan lemah.
- 4. Metode klasifikasi yang digunakan adalah Random Forest
- 5. Metode *embedding* kata yang digunakan adalah *FastText*
- 6. Output yang dihasilkan dari penelitian ini adalah klasifikasi multi-class dan multi-label hate speech dan abusive language pada Twitter Bahasa Indonesia

F.4 Tujuan Penelitian

Beberapa tujuan yang ingin dicapai dalam penelitian ini, diantaranya:

- 1. Implementasi metode *Random Forest* untuk mengklasifikasi *multi-class* dan *multi-label hate speech* dan *abusive language* pada Twitter Bahasa Indonesia
- 2. Menghitung akurasi dari algoritma *Random Forest* dalam mengklasifikasi *multi-class* dan *multi-label hate speech* dan *abusive language* pada twitter bahasa Indonesia
- 3. Melakukan proses *feature selection* untuk menemukan *set feature* terbaik agar mendapatkan model yang mampu memprediksi dengan lebih akurat.

Sistematika Penulisan

Sistematika penulisan laporan tugas akhir ini terdiri dari beberapa bagian dantaranya:

Bity of Sultan

State

SI

10

Pendahuluan

Pada bab ini membahas tentang latar belakang yang mendasari penelitian, rumusan masalah yang akan diteliti, tujuan penelitian, Batasan-batasan masalah dalam penelitian, dan sistematika penulisan tugas akhir.

Bab II

S

Kasim Ria

Landasan Teori

I-5

Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

0

Pada bab ini akan menjelaskan mengenai studi pustaka terhadap teori-teori yang berkaitan dengan penelitian ini, analisa serta penulisan tugas akhir.

Metodologi Penelitan

Pada bab ini akan dijelaskan bagaiman cara membuat kerangka penelitian serta uraian dari metodologi penelitian yang akan digunakan pada tugas akhir ini.

Analisa Dan Perancangan

Pada bab ini akan menjelaskan bagaimana proses analisa dan perancangan dari penelitian ini.

Implementasi Dan Pengujian

Pada bab ini akan dilakukan implementasi pada model yang telah dibangun serta dilakukan pengujian apakah model yang dibuat berjalan dengan baik atau tidak.

Bab VI Penutup

> Pada bagian ini akan menjabarkan tentang hasil akhir atau kesimpulan dari penelitian, serta saran-saran yang dapat digunakan untuk mengembangkan penelitian ini.

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang I 8 ~ C 5 Bab III m III K Z Bab IV Sn Ka Bab V

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

UIN SUSKA RIAU

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:



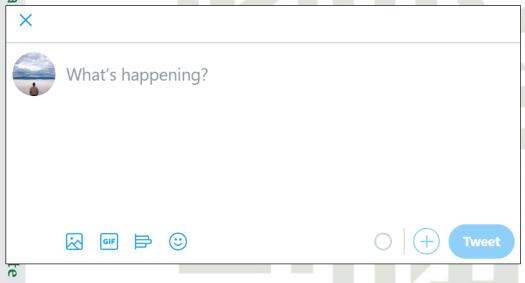
0 Ha _ cipta 2<u>1</u>

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

BAB II LANDASAN TEORI

Twitter

Twitter adalah salah satu dari sekian banyak media sosial yang ada di Indonesia. Twitter merupakan sosial media yang cukup popular di Indonesia, dengan fitur tweet dan re-tweet yang dimilikinya, twitter dapat bersaing dengan sītus besar seperti Facebook. Twitter dimulai dengan satu pertanyaan : "What's happening?" dan dijawab hanya dalam 140 karakter saja. Tampilan dari halaman user interface twitter dapat dilihat pada gambar 2.1 dibawah ini.



Gambar 2. 1 Twitter User Interface

Islamic Tweet entity atau disebut juga sebagai konten tweet adalah konten/isi dari tweet itu sendiri. Bagian dari tweet entity yaitu : teks dari tweet itu sendiri, hashtag (#), mention (@),retweet (RT), url, dan emoticons.

Hate speech (Ujaran Kebencian)

Studi tentang ujaran kebencian dalam beberapa tahun terakhir telah menarik perhatian sejumlah besar sarjana dari berbagai bidang pengetahuan (ahli bahasa, sosiolog, filsuf, sejarawan, psikolog, antropolog, pengacara dan ilmuwan politik, dan lain-lain (Neshkovska & Trajkova, 2018). Hal yang menjadikan para cendekiawan ingin menangani masalah ini dengan pertimbangan kemungkinan



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

0

Kasim Ria

bahwa di masa-masa sulit yang kita hadapi ini, masyarakat di seluruh dunia sedang terpolarisasi secara mendalam dengan begitu banyak perbedaan seperti agama, politik, etnis, dan lain-lain, dan berada dalam keadaan yang terus berubah. Pada akhirnya membuat mereka sangat rentan terhadap kebencian yang dampak buruknya kadang-kadang bisa diluar nalar manusia.

Pertanyaan inti yang muncul dalam membahas ujaran kebencian adalah apa itu ujaran kebencian. Tinjauan literatur yang relevan mengungkapkan bahwa ujaran kebencian adalah fenomena yang kompleks dan sangat diperdebatkan, dan belum ada satu pun definisi yang dapat diterima secara bulat tentang apa sebenarnya ujaran kebencian itu.

Definisi paling sederhana bahwa ucapan kebencian adalah ucapan apa pun yang menyebabkan beberapa orang tersinggung (Lewis, 2013).

Definisi lain yang sedikit lebih luas tentang ujaran kebencian (*hate speech*) adalah tindakan komunikasi yang dilakukan oleh suatu individu atau kelompok dalam bentuk provokasi, hasutan, ataupun hinaan kepada individu atau kelompok yang lain dalam berbagai aspek seperti ras, warna kulit, jenis kelamin, agama, orientasi seksual, dan lain-lain. (Fauzi & Yuniarti, 2018)

Salah satu definisi yang paling sering dikutip tentang pidato kebencian adalah yang diusulkan oleh Dewan Eropa. Menurut Dewan Eropa "semua bentuk ekspresi yang menyebar, menghasut, mempromosikan atau membenarkan kebencian rasial, xenophobia, anti-Semitisme atau bentuk-bentuk kebencian lain berdasarkan intoleransi, termasuk intoleransi yang diungkapkan oleh nasionalisme dan etnosentrisme yang agresif, diskriminasi dan permusuhan terhadap kaum minoritas, migran dan orang-orang yang berasal dari imigran "berada di bawah payung istilah *hate speech* (Gagliardone et al., 2014).

(Gagliardone et al., 2014) lebih lanjut menyatakan bahwa ujaran kebencian mengungkapkan "sikap diskriminatif, mengintimidasi, tidak setuju, antagonis, dan atau berprasangka terhadap karakteristik tersebut, yang meliputi gender, ras, agama, etnis, warna kulit, asal kebangsaan, cacat atau orientasi seksual" dan bahwa pidato kebencian adalah dimaksudkan "untuk melukai, tidak memanusiakan, melecehkan,



0

Ka

N

8

Kasim Ria

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

mengintimidasi, merendahkan, merendahkan dan menjadi korban kelompok sasaran, dan untuk menimbulkan ketidakpekaan dan kebrutalan terhadap mereka".

Ujaran kebencian (*hate speech*) dapat dilakukan melalui berbagai cara seperti orasi kegiatan kampanye, spanduk atau *banner*, media sosial, penyampaian pendapat dimuka umum (demonstrasi), ceramah keagamaan, media masa cetak maupun elektronik, dan sebagainya.

Pasal 28 ayat (2) UU No.11 Tahun 2008 tentang Informasi dan Transaksi Elektronik yang menyebutkan:

"Setiap orang dengan sengaja dan tanpa hak menyebarkan informasi yang ditunjukan untuk menimbulkan rasa kebencian atau permusuhan individu dan/atau kelompok masyarakat tertentu berdasarkan atas suku, agama, ras dan antargolongan (SARA) "

Istilah tindak pidana penghinaan tercantum di dalam Pasal 310 KUHP ayat (1) berbunyi:

"Barang siapa sengaja merusak kehormatan atau nama baik seseorang dengan jalan menuduh dia melakukan sesuatu perbuatan dengan maksud yang nyata akan tersiarnya tuduhan itu, dihukum karena menista, dengan hukuman penjara selamalamanya sembilan bulan atau denda sebanyak-banyaknya Rp.4500,-."

Masalah pelanggaran atau kejahatan mencemarkan nama baik orang lain, memfitnah, menista dan perbuatan tidak menyenangkan merupakan suatu perbuatan yang melanggar hukum karena meresahkan dan melanggar hak asasi orang lain. Perbuatan tersebut tidak hanya dapat dilakukan secara langsung dengan kata-kata di muka umum tetapi juga akhir-akhir ini sering dilakukan di dunia maya atau media sosial, karena di dunia maya masyarakat merasakan kebebasan dalam hal berpendapat maupun mengkritik seseorang yang dianggap tidak akan melanggar hukum dan aman karena tidak berkontak fisik langsung dengan orang lain.

23 Abusive language (Bahasa Kasar)

Indonesia termasuk ke dalam negara dengan pengguna sosial media terbanyak. Orang Indonesia sering menggunakan sosial media untuk berbagai keperluan, seperti mencari dan berbagi informasi, menjalin komunikasi, media iklan atau sekedar melepaskan perasaan hati (curhat). Sejumlah besar pengguna



0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

media sosial di Indonesia sering mengarah pada komunikasi yang tidak terkendali dan banyak *netizen* yang berkomunikasi dengan menggunakan Bahasa kasar.

Bahasa kasar adalah ekspresi yang berisi kata atau frasa kasar / kotor, baik lisan maupun tulisan (Tuarob & Mitrpanont, 2017). Menurut (Tuarob & Mitrpanont, 2017), penyebab digunakannya kata-kata kasar yang tidak terkontrol sosial media adalah karena tidak adanya alat yang efektif untuk menyaring bahasa kasar di media sosial, kurangnya empati di antara warga negara, dan kurangnya bimbingan orang tua. Bahasa yang kasar di media sosial perlu disaring sehingga tidak ada anak-anak dan remaja yang belajar bahasa kasar dari media sosial yang mereka gunakan (Chen et al., 2012).

Mendeteksi Bahasa kasar di media sosial adalah masalah yang sulit untuk dipecahkan. (Nobata et al., 2016) mengatakan bahwa mendeteksi suatu Bahasa kasar di media sosial tidak bisa hanya menggunakan pencocokan kata. Karena banyak dari netizen biasanya menggunakan ejaan dan tata bahasa kasar yang sangat informal. Terutama dalam teks pendek, mengklasifikasikan teks pendek untuk mendeteksi Bahasa kasar lebih sulit untuk diselesaikan.

Misalnya dalam data twitter, ada banyak netizen yang memposting *tweet* menggunakan singkatan, karena terbatasnya jumlah kata yang diizinkan oleh twitter dalam sebuah postingan. (Hanafiah et al., 2017) mengatakan bahwa beberapa kata men-formal yang sering digunakan oleh orang indonesia adalah: kata-kata yang menunjukkan perasaan, pengulangan karakter untuk menekankan makna, menggunakan Bahasa gaul, dan mengubah huruf vokal menjadi angka.

2.4 Python

Syarif Kasim Ria

Python adalah salah satu Bahasa pemrograman tingkat tinggi yang juga banyak digunakan dalam mengembangkan sebuah aplikasi. Dikembangkan pada tahun 1990 oleh seorang ilmuwan bernama Guido Van Rossum. Meski cukup baik dalam mengembangkan aplikasi, namun python lebih banyak digunakan para penggiat Data science atau Data engineer dalam mengembangkan algoritma machine learning.

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

 \subseteq

S

Sn

Ka

N

9

Python dirancang untuk memberikan kemudahan yang sangat luar biasa kepada programer baik dari segi efisiensi waktu, maupun kemudahan dalam pengembangan program dan dalam hal kompatibilitas dengan sistem (Qutsiah, sophan and Hendrawan, 2016). Beberapa *feature* yang terdapat dalam Bahasa pemrograman Python antara lain.

- 1. Memiliki library yang luas, dalam distibusi Python telah disediakan modul-modul siap pakai untuk berbagai keperluan.
- 2. Memiliki tata bahasa yang jernih dan mudah dipelajari.
- 3. Memiliki aturan layout source code layout source code yang memudahkan pengecekan, pembacaan kembali, dan penulisan ulang source code tersebut.
- 4. Memiliki modular, mudah dikembangkan dengan menciptakan modulmodul baru, dimana modul-modul tersebut dapat dibangun dengan bahasa Python maupun C/C++

Implementasi python pada penelitian dilakukan pada proses pengolahan data. Seperti proses *training* dan *testing* data, proses *feature selection*, *klasifikasi Random Forest*, dan *Confusion Matrix*.

2.5 Natural Language Processing (NLP)

Natural Language Processing adalah suatu cabang ilmu komputer yang berkembang dari studi Bahasa dan komputasi linguistic dalam cabang kecerdasan batan (Artificial Intelligence). NLP bertujuan untuk mengembangkan dan merancang sebuah aplikasi yang mampu menjadi penengah antara interaksi manusia dan mesin dengan perangkat lain melalui penggunaan Bahasa alami Pustejovsky & Stubbs, 2012).

Pada *NLP* informasi yang akan digunakan berisi data-data yang tidak terstruktur. Sehingga diperlukan sebuah proses pengubahan bentuk menjadi data yang terstruktur untuk kebutuhan penelitian (*sentiment analysis*, *topic modelling*, dan lain-lain).

Merujuk pada penelitian yang dilakukan oleh (Mujilahwati, 2016), maka pada penelitian ini akan menggunakan beberapa teknik *preprocessing* yaitu:



0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

2.5.1 Tokenizing

Pemotongan string input berdasarkan tiap kata penyusunnya. Tokenisasi dilakukan untuk memisahkan setiap kata yang ada pada setiap kata yang menyusun sebuah dokumen. Contoh: "Saya sedang belajar data *science*", setelah dilakukan tokenisasi maka kalimat tersebut akan menjadi "Saya", "sedang", "belajar", "data", "science".

2.5.2 Case folding

Merupakan salah satu bentuk *text preprocessing* yang paling sederhana dan efektif. *Case folding* berperan dalam mengkonversi huruf-huruf yang berada didalam dokumen dengan format huruf besar (*uppercase*) menjadi huruf-huruf kecil (*powercase*). Hanya huruf 'a' sampai 'z' yang diterima. Karakter selain huruf dihilangkan dan dianggap *delimiter*.

2.5.3 Cleaning

Sultan Syarif Kasim Ria

Tahapan untuk membersihkan dataset dari kata-kata yang tidak diperlukan untuk mengurangi *noise* yang ada pada tahap klasifikasi. Kata atau karakter yang akan dihilangkan pada proses *cleaning* seperti : simbol, angka, *link url*, *hastag* (#), serta *mention* (@username).

2.5.4 Filtering (Stopword Removal)

Proses memilah data dengan cara mengambil kata-kata penting dari proses preprocessing sebelumnya dengan menggunakan algoritma stoplist (membuang lata penting) atau wordlist (menyimpan kata penting).

Stopword yaitu kata umum yang biasanya muncul dalam jumlah besar dan dianggap tidak memiliki makna. Contoh stopword dalam Bahasa Indonesia adalah 'yang','dan','di','dari', dan lain-lain. Stopword menghapus kata-kata yang memiliki informasi rendah dari sebuah teks agar kita dapat fokus pada kata-kata penting lainnya.



± 2.0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

Machine Learning

Machine learning adalah salah satu cabang ilmu dari kecerdasan buatan Artificial Intelligence). Machine learning diperkenalkan oleh ilmuwan Matematika Seperti Thomas Bayes, Adrien-Marie Legendre, dan Andrey Markov pada tahun 1920-an.

Machine learning umumnya mampu mempelajari pola atau tren tetentu pada suatu data dan dapat memberi pengetahuan yang tidak eksplisit pada pengguna mengenai data. Contoh penerapan machine learning seperti deteksi penipuan pada transaksi kartu kredit dan sistem yang memfilter informasi mengenai preferensi baca pengguna (Mitchell, 1997). Salah satu tugas utama dalam machine learning adalah menentukan algoritma mana yang tepat digunakan untuk menyelesaikan tugas komputasi tertentu.

Dalam machine learning, ada dua tugas umum yang dilakukan, yaitu:

1. Supervised learning

Pada *Supervised learning, dataset* yang digunakan sudah memiliki label. Label adalah *tag* atau pengenal dari sebuah data. Misalnya terdapat sepotong buah apel yang memiliki atribut berwarna hijau, berat lebih dari 200 gram, kulitnya keras, berduri,bau yang menyengat, dan isi buahnya manis. Buah yang memiliki karakteristik seperti yang ini dikenali sebagai durian. Maka label dari atribut tersebut adalah durian.

2. Unsupervised learning

Pada *unsupervised learning*, *dataset* yang digunakan tidak memiliki label. Model *unsupervised* melakukan belajar sendiri untuk melabeli atau mengelompokkan data. Contoh kasus untuk *unsupervised* adalah dari data 100 pengunjung sebuah *website*, model akan belajar sendiri untuk mengelompokkan pengunjung. Misalnya dikelompokkan berdasarkan waktu kunjungan, lama kunjungan, jumlah klik, dan sebagainya.

3. Semi-Supervised Learning

Merupakan gabungan dari *supervised learning* dan *unsupervised learning*. Pada model *semi supervised*, *dataset* untuk pelatihan sebagian memiliki label dan sebagiannya lagi tidak memiliki label. Implementasi dari model

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

II-7



0 I 8 ~ cipta milik U Z S Sn Ka

N

8

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

semi supervised yang sering kita gunakan misalnya pada Google Photos. Pada Google Photos, kita bisa memberi tag untuk setiap orang yang terdapat pada sebuah foto. Ketika kita mengunggah foto baru dengan wajah orang yang sudah diberi tag sebelumnya, Google Photos secara otomatis akan mengenali orang tersebut.

4. Reinforcement Learning

Reinforcement Learning adalah model yang belajar menggunakan sistem reward dan penalties. Alpha Go adalah contoh terkenal dari reinforcement learning. Sebuah program yang dikembangkan Google Deepmind untuk memainkan permainan Go, sebuah permainan papan yang berasal dari Cina. Alpha Go mempelajari setiap langkah dalam jutaan permainan Go untuk terus mendapatkan reward yaitu memenangkan sebuah permainan.

Machine Learning Workflow

Dalam sebuah *machine learning*, ada tahapan-tahapan yang perlu dilalui sebelum *project* bisa diimplementasikan ke tahap produksi. Berikut adalah tahapantahapan yang dimaksud menurut buku Hands on Machine Learning karya Aurelien Geron:

1. Exploratory Data Analysis

Exploratory data analysis atau EDA bertujuan sebagai analisa awal terhadap data dan melihat bagaimana kualitas data.

2. Data Preprocessing dan Data Cleaning

Data preprocessing dan cleaning adalah tahap dimana data diolah lebih lanjut sehingga data siap digunakan dalam pengembangan machine learning.

3. Model Selection

Pada tahap ini kita mulai memilih model yang akan dipakai serta melakukan optimasi parameter dari model tersebut.

4. Model Evaluation

Lalu kita melakukan evaluasi terhadap model dengan melihat performanya terhadap data testing.

5. Deployment

0 I 8 ~ cipta MILK UIN

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Ketika model telah dievaluasi, maka model siap untuk dipakai pada tahap produksi.

6. Monitoring

Model yang telah dipakai dalam tahap produksi masih harus tetap dimonitor untuk menjaga kualitasnya. Pada tahap produksi model bisa saja menemukan data yang tidak dikenali sehingga performa model dapat menurun.

Word Embedding

Suska Suska Word embedding adalah sebuah pendekatan yang digunakan untuk merepresentasikan sebuah kata menjadi sebuah vector. Word embedding merupakan pengembangan komputasi pemodelan kata-kata yang sederhana seperti perhitungan menggunakan jumlah dan frekuensi kemunculan kata dalam sebuah dokumen. Word embedding menggambarkan kedekatan sebuah kata atau dokumen dalam kontekstual sesuai dengan data latih yang digunakan dalam pembentukannya, sehingga seringkali kedekatan tersebut bukan merupakan makna dari sebuah kata.

Dalam word embedding dapat digambarkan bahwa setiap "kata" diwakilkan oleh sebuah titik di dalam luasan bidang tertentu, titik-titik ini kemudian akan dipelajari oleh perhitungan word embedding dan satu titik akan dipindahkan menjauh atau mendekati titik yang lainnya, berdasarkan kata-kata lain yang mengelilingi titik tersebut. Hal ini dilakukan terus menerus hingga sampai pada sebuah kondisi dimana semua titik tidak dapat dipindahkan lagi mendekati (atau menjauhi) titik yang lainnya. Sehingga hasil akhir dari iterasi ini dapat memberikan sebuah gambaran dimana kata-kata dengan makna yang serupa akan cenderung berada dalam satu area yang sama dalam bidang tersebut atau dengan kata lain katakata yang ada dalam satu area pada bidang tersebut dan mempunyai jarak kedekatan yang kecil cenderung mempunyai kesamaan.

S Metode Word embedding mengkonversi "kata" menjadi "vektor" yang berisi angka-angka dengan ukuran yang cukup kecil untuk mengandung informasi yang lebih banyak. Informasi yang didapat akan cukup banyak hingga vektor dapat mendeteksi makna, misal kata "marah" dan "mengamuk" itu lebih memiliki

0

I

B

milik

Sus

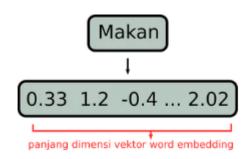
ka R

9

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

kedekatan nilai dibandingkan kata "marah" dan "bahagia". Illustrasi dari word embedding dapat diliha pada gambar dibawah ini.



Gambar 2. 2 Ilustrasi Word Embedding

Penelitian ini menggunakan metode word embedding yang diberi nama FastText yang dibuat oleh Facebook AI Research (FAIR)². FastText adalah perpustakaan untuk mempelajari embeddings kata dan klasifikasi teks. Model ini memungkinkan untuk membuat pembelajaran tanpa pengawasan atau algoritma pembelajaran terawasi untuk mendapatkan representasi vector untuk kata-kata. Facebook menyediakan model pra-pelatihan untuk 294 bahasa, termasuk bahasa Indonesia³. FastText menggunakan jaringan saraf untuk penyematan kata.

2,8 Random Forest Classifier

Random Forest merupakan sebuah metode ensemble. Metode ensemble merupakan cara untuk meningkatkan akurasi metode klasifikasi dengan cara mengkombinasikan metode klasifikasi (Saputra, Wahyu S. et al., 2011). Random Forest diawali dengan teknik dasar data mining yaitu decision tree. Pada decision tree input dimasukkan pada bagian atas (root) kemudian turun kebagian bawah (leaf) untuk menentukan data tersebut termasuk kedalam kelas apa. Random Forest adalah pengklasifikasi yang terdiri dari kumpulan pengklasifikasi pohon terstruktur dimana masing-masing pohon melemparkan unit suara untuk kelas paling populer input x (Breiman, 2001). Dengan kata lain Random Forest terdiri dari sekumpulan decision tree (pohon keputusan), dimana kumpulan decision tree tersebut digunakan untuk mengklasifikasi data ke dalam suatu kelas.

Riau

² https://en.wikipedia.org/wiki/FastText

Sabin, Dyani. "Facebook Membuat Program AI tersedia dalam 294 Bahasa".



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

Kasim Riau

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

X dataset N, features N₁ features N₂ features N₄ features TREE #1 TREE #2 TREE #3 TREE #4 **CLASS C CLASS D CLASS B CLASS C MAJORITY VOTING** FINAL CLASS

Gambar 2. 3 Ilustrasi Random Forest

Random forest adalah salah satu metode yang supervised learning. Supervised learning adalah salah satu tipe pembelajaran mesin di mana kita sudah memiliki variabel masukan (*input*) dan keluaran (*output*). Tujuan dari tipe pembelajaran ini adalah untuk memperkirakan fungsi pemetaannya, sehingga disaat kita memiliki *inputan* baru, mesin dapat memprediksi *output* dari inputan tersebut.

Random Forest merupakan metode klasifikasi yang supervised. Sesuai dengan Namanya, metode ini menciptakan sebuah hutan (forest) dengan sejumlah pohon (tree). Secara umum, semakin banyak pohon (tree) pada sebuah hutan (forest) maka semakin kuat juga hutan tersebut terlihat. Semakin banyak tree, maka semakin besar pula akurasi yang didapatkan (Polamuri et al., 2019). Decision tree menggunakan information gain dan gini index untuk perhitungan dalam menentukan root node dan rule. Sama halnya dengan Random Forest yang akan menggunakan information gain dan gini index untuk perhitungan dalam membangun tree, hanya saja Random Forest akan membangun lebih dari satu tree. Masing-masing tree dibangun menggunakan set data dengan atribut yang diambil secara acak dari data training. Dengan kata lain setiap tree akan bergantung pada milai dari sampel vektor yang independen dengan distribusi yang sama pada setiap twee. Selama proses klasifikasi setiap tree akan memberikan voting kelas yang paling popular. (Sitepu, 2019)



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

0

Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

I Cara kerja dari Random Forest dapat digambarkan dengan kasus nyata dalam kehidupan sehari-hari yang dianalogikan seperti kasus berikut ini (Polamuri, 2017). Seorang mahasiswa ingin berlibur ke suatu tempat tapi ia tidak tahu ingin berlibur kemana. Mahasiswa tersebut memutuskan untuk bertanya pada sahabatnya. Kemudian sahabatnya tersebut memberikan beberapa pertanyaan untuk memutuskan rekomendasi tempat yang cocok untuk mahasiswa tersebut. Sejauh ini kasus tersebut menggambarkan metode Decision Tree, dimana seorang sahabat dari mahasiswa tersebut menggambarkan tree yang dibangun untuk memutuskan rekomendasi tempat. Kemudian mahasiswa tersebut memutuskan untuk bertanya ke teman yang lain dengan jumlah yang banyak dan setiap orang mengajukan pertanyaan-pertanyaan yang acak, setiap teman tentu akan memberikan rekomendasi yang berbeda dan juga ada yang sama. Lalu mahasiswa tersebut akan memutuskan untuk pergi ke tempat yang paling banyak di remondasikan dari teman-temannya. Inilah yang menggambarkan proses dan cara kerja metode Random Forest, dimana akan membentuk tree yang banyak untuk memutuskan suatu keputusan, lalu keputusan akhir akan ditentukan oleh hasil keputusan terbanyak dari *tree* yang telah di bangun. Konsep *voting* ini disebut dengan *majority* voting.

2.8.1 Keuntungan dan Kerugian Random Forest

Pada proses pengklasifikasian dengan metode *Random Forest* memliki keuntungan dan kerugian sebagai berikut:

- 1. Keuntungan dari Random Forest adalah:
 - a. Salah satu algoritma paling akurat yang tersedia. Pada *dataset* yang banyak, menghasilkan klasifikasi yang sangat akurat.
 - b. Pada database yang besar berjalan dengan efisien.
 - c. Random Forest dapat menangani ribuan variabel input tanpa penghapusan variabel.
 - d. *Random Forest* memberikan perkiraan tentang variabel apa yang penting dalam klasifikasi.
 - e. *Random Forest* menghasilkan perkiraan internal yang tidak biasa dari kesalahan generalisasi ketika pembangunan hutan berlangsung.



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

0

I

8 ~

C cipta

milik

 \bar{z}

S

S Ka

N

9

- f. Random Forest memiliki metode yang efektif untuk memperkirakan data yang hilang dan mempertahankan akurasi ketika sebagian besar data hilang.
- g. Random Forest merupakan metode yang menyeimbangkan kesalahan dalam kumpulan data populasi kelas yang tidak seimbang.
- h. Hutan yang dihasilkan dapat disimpan untuk digunakan dimasa depan pada data lain.
- i. Perhitungan *Prototype* yang memberikan informasi tentang hubungan antara variabel dan klasifikasi.
- j. Perhitungan procimities antara pasangan kasus yang dapat digunakan dalam pengelompokkan, mencari outlier, atau skala memberikan pandangan yang sangat menarik dari sampel data.
- 2. Kerugian dari *Random Forest* adalah:
 - a. Random Forest telah diamati secara berlebihan untuk beberapa dataset dengan cara pengklasifikasian yang acak.
 - b. Pada data variabel dengan jumlah tingkat yang berbeda, mendukung atribut tersebut dengan banyak level. Maka dari itu, nilai terpenting dari variable hutan acak tidak dapat diandalkan untuk jenis data ini.

Parameter Random Forest 2.8.2

Random Forest memiliki banyak parameter yang digunakan dalam membuat sebuah pohon acak. Namun, terdapat beberapa parameter yang paling penting dalam prediksi fitur. Parameter atau atribut tersebut dapat membantu dalam menangani terjadinya overfitting.

> Jumlah pohon yang ada pada hutan. Semakin banyak jumlah pohon yang dibuat maka semakin tinggi pula akurasi yang dihasilkan. Nilai n_estimators dapat diubah dari 10 sampai 100.

Kedalaman pohon bervariasi tergantung pada ukuran dan sifat dari sampel dataset. Parameter ini digunakan untuk membatasi ukuran pohon. Proses pembuatan pohon tidak dilanjutkan ketika kedalaman

a. n estimators

b. Max_depth

University of Sultan Syarif Kasim Ria

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

I

8 ~

cipta

milik

 \subset

 \equiv

S Sn

Ka

N

9

pohon sama dengan kedalaman maksimal. Jika nilainya diatur ke '-1', parameter kedalaman maksimal tidak menempatkan batas pada kedalaman pohon, pohon dengan kedalaman maksimum dihasilkan. Jika nilainya disetel ke '1', pohon dengan satu simpul dihasilkan.

c. Criterion

Fungsi untuk mengukur kualitas split. Kriteria yang didukung adalah "gini" untuk ketidakmurnian Gini dan "entropy" untuk perolehan informasi.

d. Minimal samples split

Merupakan parameter yang memberi tahu pohon keputusan di hutan acak jumlah pengamatan minimum yang diperlukan di sembarang simpul yang diberikan untuk membaginya. Nilai defaultnya adalah 2. Ini berarti bahwa jika ada simpul terminal yang memiliki lebih dari dua pengamatan dan bukan simpul murni, kami dapat membaginya lebih jauh menjadi beberapa subnode. Dengan meningkatkan nilai min_samples_split, kita dapat mengurangi jumlah pemisahan yang terjadi di pohon keputusan dan membantu mencegah model mengalami overfitting.

e. Max features

Jumlah fitur yang perlu dipertimbangkan saat mencari pemisahan terbaik. Terdapat beberapa nilai dari max_features, yaitu "auto, sqrt, dan log2". Pencarian split tidak berhenti sampai setidaknya satu partisi sampel *node* yang *valid* ditemukan, bahkan jika diperlukan untuk secara efektif memeriksa lebih dari fitur max_features.

Algoritma Random Forest

- 1. Diberikan jumlah kasus pelatihan dinotasikan dengan N. dan jumlah variable dalam classifier dinotasikan dengan M.
- 2. Jumlah m' untuk variabel input yang digunakan untuk menentukan keputusan pada suatu node dari tree. m' harus jauh lebih sedikit dibanding M.
- 3. Pilih satu set pelatihan untuk tree ini dengan memilih N kali dengan penggantian dari semua N kasus pelatihan yang tersedia. Gunakan sisa

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria



I cipta milik U

lak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

kasus untuk memperkirakan estimate error dari tree, dengan memprediksi kelas mereka.

- 4. Untuk setiap *node* dari pohon, secara acak memilih variabel m' yang menjadi dasar keputusan di node tersebut. Kemudian menghitung split terbaik berdasarkan variabel m' dalam training set.
- 5. Setiap pohon telah dibangun dan tidak dipangkas.

Random forest adalah classifier yang terdiri dari kumpulan pengklasifikasi pohon terstruktur $\{h(x, \Theta k), \Theta k = 1, \dots, \}$. Dimana k secara independen, identik didistribusikan pohon acak dan setiap pohon melemparkan suara unit untuk klasifikasi akhir input x. Seperti 'CART', Random forest menggunakan Gini Index untuk menentukan kelas akhir di setiap pohon. Pada final class dari setiap pohon dikumpulkan dan dipilih oleh nilai-nilai weight untuk membangun classifier akhir.

Random forest menggunakan Gini Index diambil dari sistem CART untuk membangung decision trees. Gini Index pada node impurity adalah ukuran yang paling umum dipilih untuk masalah klasifikasi.

Gini Index, Gini(T) didefinisikan sebagai:

Gini (T) =
$$1 - \sum_{j=1}^{n} (p_j)^2$$

Jika T dataset dibagi menjadi dua himpunan bagian T1 dan T2 dengan ukuran N1 dan N2 masing-masing, indeks pada split data berisi contoh-contoh dari kelas n, indeks gini (T) didefinisikan sebagai:

$$Gini_{split}(T) = \frac{N_1}{N} gini(T_1) + \frac{N_2}{N} gini(T_2)$$

Kerja Algoritma Random Forest Iniversity of Sultan Syarif Kasim Ria

- 1. Sebuah seed acak dipilih yang diambil keluar secara acak dari kumpulan sampel dari training dataset dengan tetap mempertahankan distribusi class.
- 2. Dengan dataset yang dipilih ini, satu set acak atribut dari set data asli yang dipilih berdasarkan pada nilai-nilai yang ditetapkan pengguna. Semua variabel input tidak dianggap karena perhitungan yang sangat besar dan kemungkinan besar terjadi 'over fitting'.



0 I 8 ~ cipta milik \subset Z S

Kasim Ria

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

- 3. Dalam dataset dimana M adalah jumlah total masukan atribut dalam dataset, hanya atribut R yang dipilih secara acak untuk setiap tree dimana R < M.
- 4. Atribut dari set ini memungkinkan menciptakan best split menggunakan Gini Index untuk mengembangkan model decision tree. Proses pengulangan untuk setiap cabang sampai kondisi penghentian menyatakan bahwa daun dari cabang sampai kondisi penghentian menyatakan bahwa daun node terlalu kecil untuk di split.

Feature Selection

N Feature Selection atau seleksi fitur merupakan sebuah proses dalam machine learning yang menggunakan sekumpulan fitur yang dimiliki oleh data untuk digunakan dalam proses algoritma. (Rokach dkk., 2006) mengatakan bahwa feature selection telah menjadi bidang penelitian aktif yang digunakan dalam pengenalan pola, statistik, dan data mining.

Feature selection merupakan salah satu faktor penting yang dapat mempengaruhi tingkat akurasi dari klasifikasi. Karena apabila dalam dataset terdapat sejumlah fitur, dimensi dataset akan menjadi besar dan dapat menyebabkan rendahnya akurasi yang didapat. Permasalahan utama dalam feature selection adalah pengurangan dimensi, dimana awalnya semua atribut diperlukan untuk mendapatkan hasil yang maksimal.

Terdapat beberapa alasan mengapa perlu dilakukan pengurangan dimensi menurut (Rokach dkk., 2006):

- 1. Penurunan biaya pelatihan algoritma (decreasing the training cost),
- 2. Meningkatkan kinerja pelatihan algoritma (increasing the training performance),
- 3. Mengurangi dimensi yang tidak relevan (reducing dimensions), dan
- 4. Mengurangi dimensi yang berlebihan (reducing redundant dimensions).

ic University of Sultan S Ide utama dari feature selection yaitu memilih subset dari fitur yang ada tanpa transformasi, karena tidak semua fitur relevan dengan masalah. Bahkan ada fitur

II-16

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

atau atribut yang mengganggu dan dapat mengurangi akurasi. *Noisy feature* atau fitur yang tidak dipakai tersebut harus dihapus agar dapat meningkatkan akurasi yang diperoleh. Selain itu, fitur atau atribut yang terlalu banyak dapat memperlambat proses komputasi.

Pada penelitian ini, menggunakan cara manual untuk melakukan tahapan seleksi fitur. Yaitu dengan melakukan beberapa percobaan dengan mengkombinasikan dataset, word embedding, text preprocessing, dan model random forest. Hasil dari percobaan tersebut akan menentukan feature mana yang memiliki akurasi terbaik.

2.10 Confusion Matrix

Pada tahap klasifikasi tentunya diharapkan agar semua *dataset* yang ada dapat melakukan proses klasifikasi dengan tepat. Oleh karena itu diperukan sebuah cara untuk mengukur hasil kerja klasifikasi, hal tersebut dapat dilakukan menggunakan *Confusion Matrix*.

Berikut contoh perhitungan menggunakan confusion matrix:

Tabel 2. 1 Confusion Matrix

Stal	ve)	Actual Valu	es
SI 91	1 (Positiv	1 (Positive)	0 (Negative)
lamic L	tive)	TP (True Positive)	FP (False Positive)
Jnive	0 (Negat	FN (False Negative)	TN (True Negative)

Rumus untuk menghitung akurasi Confusion Matrix sebagai berikut:

$$\frac{\partial ec}{\partial S} ultan Syarif Kasim Ria$$

$$= \frac{\int umlah \ data \ yang \ diprediksi \ secara \ benar}{\int umlah \ prediksi \ keseluruhan}$$

$$= \frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN} \times 100\%$$



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

2.11 Penelitian Terkait

Tabel 2.2 berikut ini merupakan pembahasan yang berisi penelari jurnal-jurnal yang berkaitan dengan penelitian tugas akhir ini. Tabel 2.2 berikut ini merupakan pembahasan yang berisi penelitian terdahulu

Tabel 2. 2 Penelitian Terkait

=				
No	Author	Tahun	Judul Penelitian	Hasil
N ¹ Suska Riau	Muftia Chalida	2019	Analisis Sentimen Ujaran Kebencian Pemilihan Presiden 2019 Menggunakan Algoritma Naïve Bayes Classifier	Hasil klasifikasi pada sentiment yang irrelevant terdapat 11,3% dengan 573 data, sentiment negatif 35,4% dengan 1786 data, sentiment netral 26,7% dengan 1343 data, kecenderungan pada sentiment negatif dengan nilai terbesar yaitu 35,4%.
2	Yusra, dkk,	2016	Perbandingan Klasifikasi Tugas Akhir Mahasiswa Jurusan Teknik Informatika Menggunakan Metode Naïve Bayes Classifier dan K-Nearest Neighbor	Akurasi yang didapatkan dengan menggunakan metode KNN sebesar 85.00% dan 87.00% pada metode Naïve Bayes Classifier.
State Islamic Univers	Nurjanah, dkk,	2017	Analisis Sentimen Terhadap Tayang Televisi Berdasarkan Opini Masyarakat pada Media Sosial Twitter	Akurasi yang didapatkan yaitu <i>precision</i> 72,28%, <i>recall</i> 100%, dan <i>f-measure</i> 83,91%.
ic University of	Suprapto	2017	Sistem Klasifikasi Opini Pengguna Maskapai Penerbangan di Indonesia Pada Jejaing Sosial Twitter menggunakan Metode K- Nearest Neighbor	Hasil yang diperoleh yaitu sentiment positif sebesar 86,674% dan 93,345% untuk sentiment negatif.
ity of Sultan Syar	Buntoro	2017	Analisis Sentimen Calon Gubernur DKI Jakarta 2017 Di Twitter	Akurasi yang diperoleh adalah sebesar 95% untuk Naïve Bayes Classifier dan SVM sebesar 90%.
yarif	Imelda A.Muis,	2015	Penerapan Metode Support vector	Hasil akurasi sebesar 97,54% sebelum dilakukan



2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau.

0 Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

Hak Muhammad machine (SVM) pemilihan feature, 99.12% Affandes, M.T Menggunakan Kernel setelah pemilihan feature. C Radial Basis Function pta (RBF) Pada Klasifikasi Tweet 2017 Umi Rofigoh, Analisa Sentimen Akurasi dengan Rizal Setya Tingkat Kepuasan menggunakan SVM dan ~ Lexicon Based Features Perdana. Pengguna Penyedia M. Ali Fauzi Layanan adalah 79.00%, dan untuk Telekomunikasi akurasi dengan Z Seluler Indonesia Pada menggunakan SVM saja S Twitter Dengan sebesar 84%. uska Metode Support vector machine dan Lexicon Based Features <u>0</u>8 Ghulam Asrofi 2016 Analisa Sentimen Nilai akurasi rata-rata 66,6% Buntoro Hatespeech tertinggi dicapai pada Twitter dengan Metode metode menggunakan Naive Bayes Classifier SVM. dan Support vector machine Aji Primajaya 2018 menggunakan Random Forest Dengan Betha Algorithm Teknik 10-fold dan for cross Nurina Sari Prediction validation diperoleh akurasi Precipitation 71,09%, dan dengan menggunakan seluruh data sebesar 99,45%. State Islamic University of Sultan Syari Yusuf Sulistyo 2017 Sistem Klasifikasi Pada penelitian ini, sistem Variabel Tingkat pengklasifikasi Nugroho Penerimaan Konsumen menggunakan metode Terhadap Mobil Random **Forest** telah Menggunakan Metode diterapkan pada data tingkat Random Forest penerimaan konsumen terhadap mobil dan dapat menghasilkan sebuah pohon keputusan. Pohon Keputusan menunjukkan bahwa atribut Estimated Safety menempati sebagai root node sehingga dapat diketahui bahwa atribut ini merupakan atribut paling signifikan bagi konsumen dalam menentukan jenis mobil yang akan dipilih kemudian diikuti oleh atribut-atribut lainnya yang menempati sebagai internal



Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau.

ersity of Sultan Syarif Kasim Ria

2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau

0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Hak cipta node. Atribut yang menjadi root node dapat dijadikan pertimbangan sebagai mobil produsen dalam proses produksi mobil di masa mendatang. **=**i1 Nariswari 2018 **PENERAPAN** Random Forest dengan ~ Karina Dewi. METODE RANDOM rukuran contoh peubah \subset dkk. **FOREST DALAM** sebesar 4 dan penjelas **DRIVER ANALYSIS** Random Forest ukuran \bar{z} lebih dari 500 diperoleh S hasil prediksi yang tinggi uska dan stabil, yaitu dengan tingkat kesalahan klasifikasi antara 33% dan Z 35.5% dengan nilai rataa rata 34.5%. 2018 12 Meri Febriyani ANALISIS FAKTOR Terdapat beberapa faktor PENYEBAB penyebab pelaku PELAKU melakukan ujaran kebencian, yaitu faktor dari **MELAKUKAN UJARAN** dalam diri individu, keadaan KEBENCIAN (HATE psikologis dan kejiwaan, **DALAM** SPEECH) faktor lingkungan individu, MEDIA SOSIAL faktor kurangnya kontrol kepentingan sosial, masyarakat, ketidaktahuan masyarakat, serta faktor fasilitas dan kemajuan teknologi. S ate 3 Adhi Viky 2018 **ANALISIS** Hasil akurasi yang Sudiantoro dan **SENTIMEN** diperoleh sebesar 84.00%, Islamic Univ Eri Zuliarso **TWITTER** dan Naïve Bayes Classifier MENGGUNAKAN sangat efektif dalam TEXT**MINING** melakukan klasifikasi tweet **DENGAN** sentiment ini. ALGORITMA NAÏVE BAYES CLASSIFIER

Z

S S

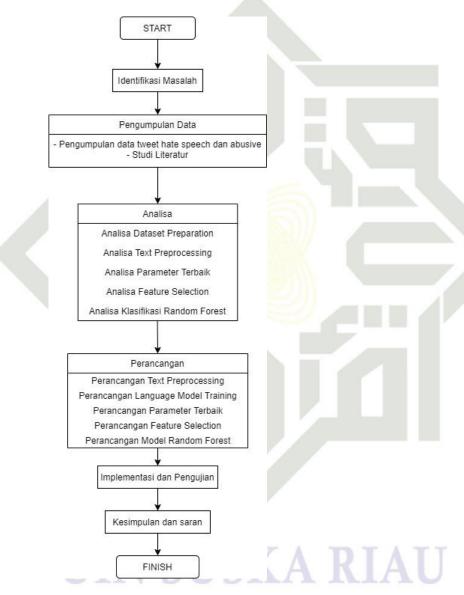
Ka N

8

BAB III

METODOLOGI PENELITIAN

Metodologi penelitian merupakan pedoman atau tahapan dalam melakukan 3 penelitian. Metodologi penelitian ini dilakukan bertujuan untuk mendapatkan hasil yang sesuai dengan yang diinginkan. Berikut tahapan-tahapan dalam penelitian:



Gambar 3. 1 Tahapan Metodologi Penelitian

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau.

2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

31 Identifikasi Masalah

Tahap ini merupakan tahapan awal dari metodologi penelitian untuk menentukan latar belakang dan rumusan masalah serta tujuan dari penelitian ini. Selain itu pada tahap ini juga menentukan batasan-batasan pada penelitian yang dilakukan. Adapun hal-hal yang dilakukan pada tahap identifikasi masalah yaitu sebagai berikut:

1. Latar Belakang

Latar belakang adalah dasar yang membuat penelitian ini menjadi perlu dilakukan, dalam penelitian ini fenomena *hate speech* pada media sosial dan kecenderungan pengguna sosial dalam menyampaikan komentar berupa ujaran kebencian, hinaan, cacian, dan lain-lain.

2. Tujuan Penelitian

Tujuan penelitian meliputi hal-hal yang ingin dicapai dalam penelitian. Dalam penelitian ini tujuan utamanya yaitu untuk mengklasifikasikan *tweet* apakah tergolong ke dalam *hate speech* atau *abusive* dan level *hate speech* dari *tweet* tersebut apakah kuat, sedang, atau lemah.

3. Rumusan Masalah

Rumusan masalah adalah masalah-masalah yang harus diselesaikan dalam penelitian, contohnya metode apa yang digunakan, dan bagaimana memperoleh data.

4. Batasan Masalah

Batasan masalah menjadi salah satu yang harus dilakukan pada tahap identifikasi agar penelitian menjadi lebih fokus sehingga tujuan penelitian dapat tercapai.

2 Pengumpulan Data

Pada tahap ini akan menjelaskan tentang bagaimana proses pengumpulan data dilakukan dan referensi apa saja yang digunakan dalam pengumpulan data. Penjelasan lengkapnya sebagai berikut:

3.2.1 Pengumpulan Data tweet *Hate Speech* dan *Abusive*

Data yang diperlukan pada penelitian ini adalah data twitter berupa *tweet* yang memiliki kemungkinan termasuk ke dalam *tweet hate speech* dan *abusive*.

N S u s

Ka

Ria

State Islamic Univers

Kasim Ria

III-2



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Kasim Ria

Proses pengumpulan data tidak dilakukan dengan cara memilih dan memberi label pada data *tweet* secara manual, karena pada penelitian sebelumnya yang dilakukan oleh (Ibrohim & Budi, 2019) tentang *hate speech* dan *abusive language* telah melakukan *crawling* data *tweet hate speech* dan *abusive*.

(Ibrohim & Budi, 2019) mempersilakan siapa saja yang ingin melakukan penelitian dengan topik yang berhubungan dan memerlukan dataset tentang hate speech dan abusive dapat menggunakan dataset yang sama secara gratis (Free). Gleh karena itu peneliti meminta izin kepada (Ibrohim & Budi, 2019) untuk menggunakan dataset beliau dengan cara menghubungi melalui email, dan beliau mengizinkan serta memberikan link untuk mengunduh dataset tersebut melalui email.

Dalam penelitian ini, menggunakan *dataset* kebencian dan penyalahgunaan bahasa Twitter dari beberapa penelitian sebelumnya yang terdiri dari (Alfina dkk., 2017, 2018), (Putri, 2018), dan (Ibrohim & Budi, 2019). Selain menggunakan *dataset* Twitter dari penelitian sebelumnya, (Ibrohim & Budi, 2019) juga merangkak *tweet* untuk memperkaya *dataset* sehingga dapat mencakup jenis penulisan pidato kebencian dan bahasa kasar yang mungkin belum ada dalam data dari penelitian sebelumnya.

Untuk proses anotasi, pada penelitian sebelumnya membangun sistem anotasi berbasis web untuk memudahkan dalam membuat anotasi data sehingga dapat mempercepat proses anotasi dan meminimalkan kesalahan anotasi. Kami juga melakukan anotasi standar emas untuk menguji apakah bahasa sudah memahami tagas atau tidak. Dalam penelitian ini, kami melakukan diskusi dan konsultasi dangan ahli Bahasa (Nurasijah, 2018) untuk mendapatkan pedoman anotasi yang valid dan anotasi standar emas. Data *Twitter* yang digunakan untuk standar emas berasal dari penelitian sebelumnya (Alfina dkk., 2017;Ibrohim & Budi, 2018) dan buku pedoman ucapan kebencian (Komnas HAM, 2015)

Pada tahap anotasi pertama, berhasil mengumpulkan 16.500 *tweet* dari proses perayapan dan penelitian sebelumnya (Alfina dkk., 2017,2018;Putri, 2018). Dari fase ini, kita mendapatkan 11.292 (68,44% total *tweet* yang dijelaskan dalam fase pertama) yang terdiri dari 6.187 *tweet* ucapan tidak kebencian dan 5.105 *tweet*

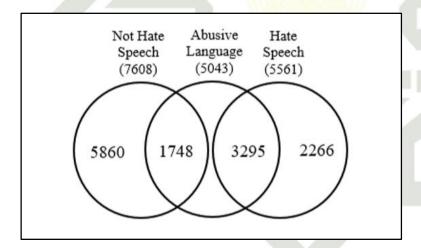
Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

ucapan benci yang memiliki perjanjian 100% (dataset dapat diandalkan). Menurut (McHugh, 2012), jumlah persentase ini dari dataset yang dapat diandalkan (data dapat digunakan untuk eksperimen penelitian) menunjukkan bahwa penilaian tersebut menetapkan tingkat persetujuan yang meningkat.

Selanjutnya, dalam fase anotasi kedua, tercatat 5.700 *tweet* ucapan kebencian (5.105 tweet dari anotasi fase pertama dan 595 tweet dari (Ibrohim & Budi, 2019)).

Z Dari proses anotasi dua fase ini, berhasil mendapatkan 13.169 tweet yang S telah digunakan untuk eksperimen penelitian yang terdiri dari 7.608 tweets ucapan tidak membenci (6.187 tweets dari anotasi tahap pertama dan 1.421 tweets dari (Horohim & Budi, 2018)) dan 5.561 tweet ucapan kebencian. Distribusi Bahasa Rasar ke tweets ucapan tidak membenci pidato dan tweets ucapan benci dari tweet yang dikumpulkan dapat dilihat pada Gambar 3.2. Dari Gambar 3.2, kita dapat melihat bahwa tidak semua pidato kebencian adalah Bahasa yang kasar. Sebaliknya, bahasa yang kasar juga tidak harus berupa pidato kebencian.



Gambar 3. 2 Distribusi tweet Abusive ke tweet HS dan Not HS

3.2.2 Studi Literatur

State Islamic Universi

Merupakan tahap untuk memperoleh semua informasi seperti mencari S referensi dari jurnal, buku, paper internasional, youtube dan referensi lainnya yang berhubungan dengan penelitian ini. Referensi yang digunakan adalah referensi yang Syarif Kasim Ria

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

N

Kasim Ria

berhubungan dengan penelitian, seperti teori-teori seputar penelitian yang pernah dilakukan sebelumnya.

3.3 Analisa

Setelah melakukan identifikasi masalah dan pengumpulan data, proses selanjutnya yaitu analisa. Analisa merupakan tahapan untuk mempelajari dan melakukan evaluasi terhadap suatu permasalahan serta bertujuan untuk mengetahui gambaran jelas mengenai penelitian yang dilakukan. Tahapan analisa yang filakukan sebagai berikut:

3.3.1 Analisa Dataset Preparation

Awalnya dataset yang diberikan oleh (Ibrohim & Budi, 2019) terdiri dari 4 label, dimana ada label untuk hate speech, label target hate speech yang akan dicapai, label level dari hate speech, dan label abusive. Namun pada penelitian ini label-label tersebut dibagi menjadi tiga label yaitu label hate speech, abusive, dan leve hate speech. Untuk kelas target hate speech yang akan dicapai tidak digunakan dalam penelitian ini.

Pada tahap ini peneliti akan melakukan proses persiapan terhadap dataset yang sudah ada, yaitu dengan membagi dataset menjadi dua bagian. Data untuk training dan testing. Agar pada saat proses produksi dataset sudah dalam keadaan on tahah dan tidak berubah-ubah.

3.3.2 Analisa Text Preprocessing

Kemudian tahap *text preprocessing*. Dimana data dan model yang sudah dibuat pada tahap sebelumnya akan digunakan pada tahap ini. Dengan menggunakan data dan model yang telah dibuat, dataset akan di proses lagi untuk mendapatkan dataset yang bersih untuk tahap produksi.

Tahapan text preprocessing yang dilakukan yaitu tokenisasi, filtering stopword, case folding, dan cleaning. Tokenisasi merupakan tahap awal dari text preprocessing, dimana setiap dataset yang terdiri dari sebuah sentence atau kalimat, agar dapat diproses dalam model machine learning harus ditokenisasi terlebih dahulu. Yaitu dengan memisahkan setiap kata yang ada dalam suatu kalimat.

III-5



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

0

I

8

× Filtering stopword, mengambil kata-kata yang penting dan membuang katakata yang tidak penting untuk penelitian. Kemudian dilakukan case folding yaitu dengan mengubah semua huruf yang ada dalam dataset menjadi huruf kecil, hal ini memiliki pengaruh besar untuk tahap produksi. Dan yang terakhir yaitu *cleaning*. Untuk penelitian yang menggunakan kalimat sentimen, cleaning sangat berpengaruh dalam proses produksi. Karena sebuah kalimat sentimen umumnya mengandung karakter-karakter khusus yang dapat memperkuat kalimat tersebut termasuk ke dalam sentimen positif atau negatif.

Analisa Language Model Training

Merupakan proses untuk membuat model yang akan digunakan dalam proses produksi. Model dibuat berdasarkan dataset yang telah dibagi sebelumnya. Untuk pembuatan *language model training* menggunakan library dari *Facebook* yaitu FastText. FastText adalah pengembangan dari library Word2Vec yang lebih dulu dikenal sebagai library untuk word embedding.

⁴FastText memiliki keunggulan dibandingkan Word2Vec. Salah satunya adalah kemampuan FastText dalam menangani kata yang tidak pernah ditemui sebelumnya (Out Of Vocabulary Word atau dikenal dengan OOV). Misalnya katakata yang tidak baku seperti "Pengoptimalisasian" tetap akan diperoleh vectornya.

Analisa Parameter Terbaik

Dalam menemukan parameter terbaik yang nantinya akan digunakan untuk proses feature selection, peneliti melakukan beberapa kombinasi parameter Random Forest yang akan digunakan. Setelah mendapatkan parameter dengan nilai terbaik, maka nilai dari parameter tersebut yang akan digunakan dalam proses feature selection.

Parameter yang digunakan berdasarkan parameter yang dimiliki oleh Random Forest, yaitu n_estimators (banyaknya pohon), max_depth (kedalaman phon), criterion (fungsi untuk mengukur kualitas split), minimal_samples_split



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

dumlah sampel minimun untuk membelah simpul), dan max_features (jumlah fitur yang dipertimbangkan saat mencari pemisahan terbaik).

Pada saat proses *training*, masing-masing parameter dilakukan beberapa percobaan untuk mendapatkan nilai terbaik pada setiap parameter. Setelah mendapatkan parameter dengan nilai terbaik, maka nilai parameter tersebut akan digunakan untuk proses selanjutnya.

3.3.5 Analisa Feature Selection

Pada tahap ini akan dilakukan proses seleksi fitur terhadap data yang akan digunakan nantinya. Seleksi fitur berfungsi untuk menemukan fitur-fitur apa saja yang penting dan kurang penting di dalam data. Sehingga setelah dilakukannya proses seleksi fitur diharapkan hasil dari seleksi fitur adalah fitur-fitur terbaik yang dapat menghasilkan performa terbaik utuk proses klasifikasi.

Proses *feature selection* dimulai dari dataset awal yang masih berupa sebuah kalimat. Untuk dapat diproses oleh model *word embedding*, dataset ditokenisasi terlebih dahulu ke dalam bentuk *word* (kata). Setelah ditokenisasi, data akan ubah menjadi sebuah vektor, dengan panjang dimensi maksimal 128. Sekarang setiap data telah menjadi vektor dengan maksimum dimensi 128.

Setelah vektor data didapatkan, maka data akan melalui tahap *encoding*. Sebuah tahap pemrosesan untuk setiap kalimat yang akan diubah menjadi sebuah kata dan kemudian di *convert* menjadi vektor. Hasil dari proses *encoding* yaitu hasil dari rata-rata nilai untuk setiap vektor dalam setiap kata dan kalimat. Nilai inilah yang akan digunakan untuk proses training.

Proses training untuk menemukan fitur terbaik yaitu dengan menggabungkan model word embedding, dengan teknik encoding (L1, dan L2 norm) dengan beberapa teknik text preprocessing seperti case folding, stopwords, dan filtering (removal punctuation).

3/3.6 Analisa Klasifikasi Random Forest

Kasim Ria

Setelah semua proses dilakukan, tahap akhir yaitu melakukan klasifikasi menggunakan metode *Random Forest*. Proses klasifikasi dilakukan dengan

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

menggunakan parameter terbaik dan *feature selection* terbaik yang telah diperoleh sebelumnya untuk mendapatkan hasil akurasi Random Forest yang optimal.

Perancangan

3 Pada tahap ini aplikasi dirancang berdasarkan hasil analisa yang telah dilakukan pada proses sebelumnya dengan tujuan untuk memudahkan dalam pembuatan model yang terstruktur dengan baik.

Dalam melakukan perancangan, peneliti menggunakan Jupyter notebook S sebagai tempat untuk mengimplementasikan kode python. Dalam membuat notebook untuk proses perancangan model, tahapan-tahapan dalam perancangan dibuat ke dalam lima notebook. Dilakukannya pemisahan terhadap setiap proses bertujuan agar tahap demi tahap dalam pemodelan dapat terstruktur dan juga dapat mempermudah perubahan terhadap salah satu notebook apabila terjadi kesalahan dalam pengkodean.

Tahapan dalam merancang model pada penelitian ini terdiri dari Lima tahap yaitu:

1. Perancangan Text Preprocessing

Setelah dilakukan analisa terhadap dataset preparation, maka selanjutnya akan dilakukan proses text preprocessig terhadap data agar data bersih dari *noise* dan siap untuk digunakan pada proses selanjutnya.

Agar data dapat digunakan dalam proses klasifikasi, maka dilakukan training terhadap data. Karena pada proses klasifikasi data yang diproses adalah data dalam bentuk numerik, oleh karena itu dilakukan language model training.

3. Perancangan Parameter Terbaik Dalam menemukan feature selection terbaik, diperlukan parameter parameter terbaik yang memiliki pengaruh besar pada tahap klasifikasi.

4. Perancangan Feature Selection

Agar proses klasifikasi dapat menghasilkan akurasi yang baik, maka dilakukan proses feature selection. Agar fitur-fitur yang tidak

2. Perancangan Language Model Training

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

© Hak cipta milik UIN S

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

berpengaruh dengan data dapat diseleksi, sehingga tersisa fitur-fitur terbaik yang memiliki peran penting pada data.

5. Perancangan Model Klasifikasi menggunakan Random Forest Klasifikasi dilakukan untuk mengetahui performa dari random forest terhadap dataset yang ada, serta untuk mengetahui akurasi yang didapatkan yang nantinya akan diuji kembali menggunakan *confusion matrix* untuk memastikan apakah hasil akurasi yang diperoleh sama dengan hasil perhitungan dari *confusion matrix*.

3.5 Implementasi

Implementasi adalah proses penerapan dari hasil perancangan ke dalam sebuah sistem. Proses ini membutuhkan perangkat pendukung berupa perangkas keras dan perangkat lunak.

1. Perangkat keras

Perangkat keras yang akan digunakan dalam penelitian ini yaitu Laptop Lenovo Ideapad 100 dengan *Processor Intel Core i3, RAM* 6 GB dengan sistem operasi windows.

2. Perangkat lunak

Perangkat lunak yang akan digunakan dalam penelitian ini yaitu menggunakan Python. Python merupakan Bahasa pemrograman *open source* dan telah menduduki posisi 4 yang paling sering digunakan di seluruh dunia (Triasanti, 2000) dan memiliki library yang luas, dalam distibusi Python telah menyediakan modul-modul siap pakai untuk berbagai keperluan.

3.6 Pengujian

Pengujian adalah tahapan untuk menguji kinerja dari suatu mesin yang telah dibangun. Untuk menghitung akurasi dari model *machine learning* yang telah dibuat dan mengidentifikasi klasifikasi *Random Forest* menggunakan *Confusion matrix*.

s 封y 号f **E**ultan Syarif Kasim Ria

State

III-9

2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau. Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

Kesimpulan dan Saran

HTZK cip Bagian kesimpulan merupakan tahap penentuan kesimpulan terhadap hasil pengujian yang telah dilakukan. Hal tersebut bertujuan untuk mengetahui apakah penerapan algoritma yang telah dilakukan menggunakan metode Random Forest berhasil dan mengetahui tingkat akurasinya. Pada bagian saran berisi kemungkinan pengembangan yang dapat dilakukan terhadap penelitian ini.

UIN SUSKA RIA

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Z S Sn ka N a

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Riau

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

I

a

~

cipta

6,1

n S

ska

N

9

BAB VI PENUTUP

Kesimpulan

Berdasarkan hasil implementasi dan pengujian yang telah dilakukan, maka apat ditarik beberapa kesimpulan sebagai berikut:

- 1. Metode *Random Forest* dapat diterapkan untuk klasifikasi *multi-class* dan *multi-label hatespeech* dan *abusive* pada twitter Bahasa Indonesia.
- 2. Kombinasi fitur terbaik yang diperoleh adalah L1-norm + Stopwords + Case folding dengan akurasi sebesar **76,07%**.
- 3. Kombinasi parameter terbaik adalah pada *feature selection* CO-L1 dengan nilai *n_estimators*=100, *max_depth*=10, *criterion="entropy"*, *min_samples_split*=10, dan *max_features="auto"*. Dengan hasil akurasi sebesar **76,20%**.
- 4. Hasil akurasi model *Random Forest* dengan menggunakan fitur terbaik dan parameter terbaik sebesar **75,96%**.

6.2 Saran

Islamic University of Sultan Syarif Kasim Ria

Saran yang dapat diberikan untuk penelitian lanjutan terkait dengan penelitian ini adalah :

- 1. Klasifikasi dapat dilakukan dengan menggunakan teknik word embedding lainnya seperti Word2Vec dan GloVe, untuk menemukan teknik word embedding yang terbaik.
- 2. Pada penelitian selanjutnya dapat menggunakan metode klasifikasi lainnya untuk dapat melihat hasil perbandingan akurasinya seperti *Naïve Bayes Classifier*, *Support Vector Machine*, atau bahkan metode *deep learning* seperti *Convolutional Neural Network*.

ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis

0

I

8

DAFTAR PUSTAKA

Rosliza Binti Hamzah, Bernama, Ezaleila Mustafa, S., Hamid, S. A., Ibrahim, J., Nasrullah, R., Amir, O. A., Saidi, F. S., Adrianto, m, W., Mohd Hilmi Mohd Hashim, Muhd Zulkifli Ismail, Nik Farhan Mustafa, Mohamad, H., Paruzzaman, N. A., Does, H. O. W., Apply, I. T., ... Sonenthal, A. (2018). Media Sosial. Www.Moe.Gov.My.

the indonesian language: A dataset and preliminary study. 2017 International

Conference on Advanced Computer Science and Information Systems
(ICACSIS), 233–238.

Alfina, I., Pratiwi, S. H., Budi, I., Mulia, R., & Ekanata, Y. (2018). Detecting hate speech against religion in the indonesian language. *Journal of Telecommunication, Electronic and Computer Engineering (JTEC)*.

Breiman, L. (2001). Documentation for R package randomForest. *Machine Learning*. https://doi.org/10.1023/A:1010933404324

Chen, Y., Zhou, Y., Zhu, S., & Xu, H. (2012). Detecting offensive language in social media to protect adolescent online safety. 2012 International Conference on Privacy, Security, Risk and Trust and 2012 International Conference on Social Computing, 71–80.

speech detection. *Indonesian Journal of Electrical Engineering and Computer Science*, 11(1), 294–299. https://doi.org/10.11591/ijeecs.v11.i1.pp294-299

Gagliardone, I., Patel, A., & Pohjonen, M. (2014). Mapping and analysing hate speech online: Opportunities and challenges for Ethiopia.

Hanafiah, N., Kevin, A., Sutanto, C., Arifin, Y., Hartanto, J., & others. (2017). Text normalization algorithm on twitter in complaint category. *Procedia Computer Science*, 116, 20–26.

Haryanto, A. T. (2018). 130 Juta Orang Indonesia Tercatat Aktif di Medsos. 12

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



Haryanto, D., & Argadila, D. (2019). Jurnal Teknik Informatika Juni 2019. *Jurnal Teknik Informatika*.

Edayatullah, A. F., Fadila, A. A., Juwairi, K. P., & Nayoan, R. A. (2019).

Identifikasi Konten Kasar Pada Tweet Bahasa Indonesia. *Jurnal Linguistik Komputasional (JLK)*, 2(1), 1. https://doi.org/10.26418/jlk.v2i1.15

Ibrohim, M. O., & Budi, I. (2018). A dataset and preliminaries study for abusive language detection in indonesian social media. *Procedia Computer Science*, 135, 222–229.

brohim, M. O., & Budi, I. (2019). Multi-label Hate Speech and Abusive Language

Detection in Indonesian Twitter. *ALW3: 3rd Workshop on Abusive Language Online*.

Katadata.co.id. (2019). Berapa Pengguna Media Sosial Indonesia? Katadata.Co.Id.

Komnas HAM. (2015). Buku Saku Penanganan Ujaran Kebencian (Hate Speech). Jakarta: KOMNAS HAM, 10.

Lewis, M. (2013). A Cognitive Linguistics Overview of Offense and Hate Speech. SSRN Electronic Journal, 1–25. https://doi.org/10.2139/ssrn.2205178

McHugh, M. L. (2012). Interrater reliability: the kappa statistic. *Biochemia Medica: Biochemia Medica*, 22(3), 276–282.

Mitchell. (1997). Cyberporn: bisnis atau kriminal. Elex Media Komputindo.

Mujilahwati, S. (2016). Pre-Processing Text Mining Pada Data Twitter. Seminar Nasional Teknologi Informasi Dan Komunikasi, 2016, 18–19.

Neshkovska, S., & Trajkova, Z. (2018). The Essential of Hate Speech.

Robata, C., Tetreault, J., Thomas, A., Mehdad, Y., & Chang, Y. (2016). Abusive language detection in online user content. *Proceedings of the 25th International Conference on World Wide Web*, 145–153.

Nurasijah, M. (2018). Personal Communication.

Okky Ibrohim, M., Sazany, E., & Budi, I. (2019). Identify abusive and offensive

ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Kasim Ria



I

ak

CIP

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis

language in indonesian twitter using deep learning approach. *Journal of Physics: Conference Series*, 1196(1), 12041. https://doi.org/10.1088/1742-6596/1196/1/012041

Polamuri, S. R., Srinivas, K., & Krishna Mohan, A. (2019). Stock market prices prediction using random forest and extra tree regression. *International Journal of Recent Technology and Engineering*. https://doi.org/10.35940/ijrte.C4314.098319

Pustejovsky, J., & Stubbs, A. (2012). Natural Language Annotation for Machine

Learning: A guide to corpus-building for applications. "O'Reilly Media, Inc."

Patra, A. K. B. A., Fauzi, M. A., Setiawan, B. D., & Setiawati, E. (2018).

Identifikasi Ujaran Kebencian Pada Facebook Dengan Metode Ensemble
Feature Dan Support Vector Machine. *Jurnal Pengembangan Teknologi*Informasi Dan Ilmu Komputer, 2(12).

Putri, T. T. A. (2018). Analisis dan deteksi hate speech pada sosial twitter berbahasa indonesia. *Master's Thesis, Faculty of Computer Science, Universitas Indonesia*.

Rokach, L., Chizi, B., & Maimon, O. (2006). Feature selection by combining multiple methods. In *Advances in Web Intelligence and Data Mining* (pp. 295–304). Springer.

Saputra, Wahyu S., J., Sujatmika, A. R., & Arifin, A. Z. (2011). Seleksi Fitur Menggunakan Random Forest Dan Neural Network. *The 13 Th Industrial Electronics Seminar 2011 (IES 2011)*,.

Stepu, B. (2019). Analisis Algoritma Decision Tree dengan Algoritma Random Forest pada Discretize By Frequency.

Stikubank, U., & Mining, T. (2018). Analisis Sentimen Twitter Menggunakan

Text Mining Dengan Algoritma NAÏVE BAYES CLASSIFIER. 398–401.

Triasanti, D. (2000). Konsep dasar python. Python, 1-6. https://doi.org/aa

Tuarob, S., & Mitrpanont, J. L. (2017). Automatic discovery of abusive thai



2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau. Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

0 Hak C milik \subset \equiv

S

uska

N a

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

language usages in social networks. International Conference on Asian Digital Libraries, 267-278.

Wan, Y., & Gao, Q. (2016). An Ensemble Sentiment Classification System of Twitter Data for Airline Services Analysis. Proceedings - 15th IEEE International Conference on Data Mining Workshop, ICDMW 2015, 1318-

1325. https://doi.org/10.1109/ICDMW.2015.7

SUSKA RIA

State Islamic University of Sultan Syarif Kasim Riau

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

Hak cipta

rif Kasim Riau

LAMPIRAN A

DATASET AWAL DENGAN LABEL

Berikut ini merupakan dataset awal beserta label dan kelas yang digunakan pada penelitian ini :

			ΛL	LIC	LIC	LIC	T
			Ab	HS	HS_	HS_	L
No	T**** ~ 4	TIC	usi	_W	Mod	Stron	ev
Sul	Tweet	HS	ve	eak	erate	g	el
S	disaat semua cowok berusaha melacak		4				
~	perhatian gue. loe lantas remehkan						
0	perhatian yg gue kasih khusus ke elo.	$A \mid$			0	0	1
刀	basic elo cowok bego!!!'	1	1	1	0	0	1
Ziau	RT USER: USER siapa yang telat ngasih						
	tau elu?edan sarap gue bergaul dengan						
	cigax jifla calis sama siapa noh licew						
	juga'	0	1	0	0	0	0
3	41. Kadang aku berfikir, kenapa aku tetap						
	percaya pada Tuhan padahal aku selalu	1//			M		
	jatuh berkali-kali. Kadang aku merasa	11(1)			11	/	
	Tuhan itu ninggalkan aku sendirian.				//	7	
	Ketika orangtuaku berencana berpisah,				N.		
	ketika kakakku lebih memilih jadi	////			11		
	Kristen. Ketika aku anak ter	0	0	0	0	0	0
4	USER USER AKU ITU AKU\n\nKU				7 1		
	TAU MATAMU SIPIT TAPI DILIAT						
	DARI MANA ITU AKU'	0	0	0	0	0	0
5	USER USER Kaum cebong kapir udah						
St.	keliatan dongoknya dari awal tambah						
at	dongok lagi hahahah'	1	1	0	1	0	2
State Islamic	USER Ya bani taplak dkk				//		
S	\xf0\x9f\x98\x84\xf0\x9f\x98\x84\xf0\x				1		
a	9f\x98\x84'	1	1	0	1	0	2
3.7	deklarasi pilkada 2018 aman dan anti			1			
0	hoax warga dukuh sari jabon	0	0	0	0	0	0
<u>_8</u>	Gue baru aja kelar re-watch Aldnoah		1				
2.	Zero!!! paling kampret emang						
ve	endingnya! 2 karakter utama cowonya						
©nivers	kena friendzone bray! XD URL	0	CIT	0	0	0	0
1 9	Nah admin belanja satu lagi port terbaik		7	L	A K		A
	nak makan Ais Kepal Milo, Ais Kepal			Y	A 4	N.H.Z	7
of	Horlicks atau Cendol Toping kaw kaw.						
S	ð??; ; Doket mano tu ? Gerai Rojak						
ul	Mertuaku - Taipan 2 (depan TWINS						
of Sultan	BABY & Samp; ROMANTIKA / Bank						
n	Islam Senawang) ð???	0	0	0	0	0	0
9 10	USER Enak lg klo smbil ngewe'	0	1	0	0	0	0
aı	<i>6</i> *** <i>6</i> ****		ı	-			

A-1



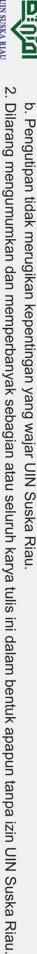
2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau. 0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Kasim Ria

 Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber: a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

Ta 1 Setidaknya gw punya jari tengah buat lu, sebelom gw ukur nyali sama bacot lu C $\xf0\x9f\x98\x8f'$ 1 1 1 0 0 1 -12 USER USER USER BANCI KALENG MALU GA BISA JAWAB ta PERTANYAAN KAMI DARI 2 HARI 3 LALU.... NYUNGSEP KOE USER URL 0 0 1 **=**13 Kalo belajar ekonomi mestinya jago memprivatisasi hati orang. Duh.. ironi USER 0 0 0 0 0 0 **1**4 Aktor huruhara 98 Prabowo S ingin lengserkan pemerintahan Jokowi.... S Nyata 1 0 1 0 0 1 **1**5 USER Bu guru enakan jadi jablay atau Ka guru esde sih.\nKayaknya menikmati jadi pecun ini guru.' 0 0 46 USER USER USER USER USER a Lawan bicara gw gak intelek kyk loe, yg otak gak punya. Ttg kencing onta, gw mengakui hadis nabi dan itu sahih. Kafir kyk loe pasti menolak, makanya loe ahlunnar.' 1 0 Belakangan ini kok fikiran ampas banget 17 0 0 ya' 0 0 0 0 18 Ari sarua beki mah $monyet\xf0\x9f\x98\x86\xf0\x9f\x98\x8$ 0 0 0 0 0 1 19 Jadi cowo itu harus Gantle kalo ga Gantle itu namanya BANCI!' 0 0 1 20 USER Slga mnr bom $\xf0\x9f\x98\x82'$ 0 0 0 0 0 0 21 Asw ya tapi gua jarang ngambek, tacut wkkwkwkwkw gua kan bucin.' 0 0 0 1 0 0 222 e USER kalo kamu noob pasti peluang 0 0 0 disakitin nya lebih gede si' 0 0 **5**23 USER Joko Widodo dinilai sebagai lamic terlemah dalam presiden sejarah Indonesia. Hal ini terjadi bukan saja karena Jokowi tidak memiliki modal University dukungan politik yang cukup, melainkan karena ketidakmampuan juga pemerintahannya menghadapi situasi ekonomi 0 0 0 0 0 PELAJAR SMA KEC BILAH HILIR DEKLARASI ANTI HOAX & amp; 01 PILKADA 2018 DAMAI 0 0 0 0 0 0 **1**25 Bandara Udara Internasional Kertajati ultan dibangun oleh Gubernur Ahmad Heryawan tanpa gunakan **APBN** pemerintah pusat. Insya Allah siap S beroperasi bulan depan; 0 0 0 0 0 0 **2**26 Siapapun gubernur dan presidennya, 0 rakyatnya, ya kita² juga... 0 0 0 0 0





Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

Kasim Riau

9							
27	Ini si USER kerjaannya delay mulu!						
ak	Setan!'	1	1	0	1	0	2
	menurutku pintu sorga ada yaitu pintu						_
=	sorga yang asli dan pintu hatimu						
10	modusbanget	0	0	0	0	0	0
20	•	U	0	U	U	0	0
3	RT USER USER USER PKI hanya						
Ξ:	muncul jika jelang pemilihan kepala						
=:	daerah dan pemilihan presiden krn					0	
	digoreng sampai gosong.	1	0	0	1	0	2
30	USER USER Itu mah sdh nenek-nenek		\mathcal{A}				
Z	sy heran sama cebong biasay bohong		4.				
Ripta ² milik OIN Suska	terus'	1/	1	1	0	0	1
3 1	USER USER USER USER USER	1	4				
S	USER USER USER Islam Nusantara						
<u>~</u>	produk JIL, dipasarkan dg gencar oleh						
	antek\xc2\xb2 JIL.\n\nSementara JIL	4					
Ria	anti Arab, tapi pro Aseng!\n\nKata (alm)						
8	KH. Hasyim Muzadi,	1	0	0	1	0	2
- 32	Dari habis sahur sampe jam 10. Sibayik		1	and the second			
	udah nete 4x. Skg rasanya lemas tak						
	terkira \xf0\x9f\xa4\xa2'	0	0	0	0	0	0
33	USER Gak kak emak mah gak demen	100					
	ama yang sipit wkwk'	0	0	0	0	0	0
34	RT USER: Kelakuan homok jaman now,						
	ngentot aja sambil live di Blued #gayvid				7		
	#gvid #lokalhangat URL	0	1	0	0	0	0
35	USER Ga kak, gua bukan orang jawa	U	1	U	O	· ·	
	maaf yak :(; ; gua orang palembang	11/10			/1 _		
	soalnya, kakak aja deh yg belajar aksara				1		
	jawa. Atau kalak mau belajar budaya						
	palembang?	0	0	0	0	0	0
106		U	U	U	U	U	U
43 6	Pegawai Guardian training lagi kek						
tate	Mentang2 gue kek gembel cuman kaos						
	sama Flat shoes nanya dijutekin bangsad						
Isla	emang males belinya juga kabur gua ke				<i>A</i> .	0	
	matahari'	1	1	0	1	0	2
37	\xe2\x80\x9dPara Bajingan yang telah						
<u>C</u>	melukai Lady harus menerima ganjaran						
	seratus kali lipat!!\xe2\x80\x9d(sanji)			James 1			
2.	##HBD17thPelautJKT48'	0	1	0	0	0	0
3 8	ajakan menolak berita hoax dan						
mic University of States Syari	sukseskan pilkada di wilayah kota keidri:	0	0_	_0	0	0	0
39	USER USER Presiden RI Jokowi		V. 1		A H		
i.y	luarBiasa kerja nya tulus IHLAs untuk	U		T	Y	TT.	TI
0	#RakyatB3rsamaJKW	0	0	0	0	0	0
40	Edan emang goollnya fabiano!!'	0	1	0	0	0	0
5 41	GAPERNAH MENDALAMI AL-				-		
It	QURAN YA BANG??? PANTESAN						
an	MULUTNYA KAYA ORANG KAFIR						
S	BEJAT HINA farhatabbaslaw'	1	1	1	0	0	1
12	Sangat terlihat beda sekali	1	1	1	U	- 0	1
ar 2		0	0	0	0	0	0
)—i •	Kewibawaannya ,; yg sangat berwibawa	U	U	U	U	U	U



2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah. b. Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau.

0 I cuma 8 Massya Allah... × **C4**3 debat 0 ta **3**44 ~ \subset Z S Sn Rakercabsuâ? **4**5 N a 46 Pilkada 47 impor\n\nURL 48 USER **USER** State Islamic 1 150 150 essity of Sultan Syari ga makan. Hehe' ini!". Klu tahu brt ini.. Plng Sambil ky nhn ngeden.."dungu!". \xf0\x9f\x98\x8b f Kasim Riau

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

gubernur Indonesia **USER** Anjir baru kali ini lihat orang bego mau pilkada. Kerjanya nyerang karakter. Shame on you mpok silvy and agus. #DebatFinalPilkadaJKT 0 0 2 #GubernurZamanNow #GusIpulPuti2 #GanjarYasin1 #DjarotSihar2 #HasanAnton2 #KosterAce1 #NurdinSudirman3 #KarolinGidot2 RT USER: "Keanekaragaman budaya, suku, agama, itulah sesungguhnya kekayaan kita,â?? tutur Djarot di hadapan peserta 0 0 0 0 0 0 USER USER Apa iya Islam itu ga boleh dilokalisasi? Lha Kristen aja mas ada Nusantaranya mas, liat aja di Gereja di bandung ada yg pake gamelan dan ada yg khotbah pake bhs Sunda/Jawa, 0 HKBP juga kurang Nusantara apa?' 0 0 0 0 Ciptakan Situasi Kamtibmas Menjelang 2018, Kapolsek Konang 0 0 0 Silaturahmi ke Tokoh Masyarakat 0 0 0 USER USER positif kok.\nse-positif masyarakat terhadap\n-CANGKUL impor\n- GARAM impor\n-BERAS impor\n- JAGUNG impor\n-TENAGA KERJA impor\n- ESEMKA 0 0 0 0 0 0 **USER USER** Kata Sembahyang mengadopsi tradisi lokal masa kerjaan Hindu.\n\nIstilah\xc2\xa0sembahyang\x c2\xa0pun lahir dari tradisi 0 0 0 0 0 0 **PENDIKAN TINGGI** BODOH....GK ADA LARANG BAWA AGAMA..BIAR ORANG ISLAM YG DI BAYAR AHOK SADAR GK JADI 0 MILIH AHOK GLA 1 0 1 USER USER BTP the best "abaikan kaum kampret otak micin ",' 0 0 2 1 USER USER, si otak tempurung mah ga usah d ladenin. Smkn d lawan semakin Bloon dan Dungu. Dan kalo ga gitu dia 0 1 0 USER Awaasss... Jgn sampe beritanya sampe ke akhi gerung! Ntar susah nyari kosakatany. klu ber aja micingin mata, bibir monyong kesamping, suara keluar ky lg nhn kentut.. "politik kotor skl jmn

0



2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau. b. Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau. a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0							
<u>±</u> 53	pinokio umur 3 taonan tuh.						
ak	#2019GantiPresiden	1	0	1	0	0	1
a 54	USER Cerita silat lae \xf0\x9f\x98\x80	1	0	1	0	0	
	semacam Kho Ping Hoo yang dari						
pt	Indonesia, tapi Liang Ie Shen penulis dari						
0	China'	0	0	0	0	0	0
55		1	0	0	1	0	2
56	RT USER benci sekali dgn Umat Islam USER USER USER "Provokasi mayat,	1	U	U	1	U	
7	politisasi agama" penyebab kekalahan						
	pilkada DKI, beginilah cara cebong		- 4				
	mendeskripsikan kekalahan						
_	junjungannya.; FYI ahog blm pernah ikut						
S	pemilihan apapun (kec jd wakil) dan dia						
Mk UIN Sus	bukanlah etnis mayorita	1	1	1	0	0	1
\$ 57	•		1			0	-
50	USER dari pada gua nete'	0		0	0		0
758 159 u	USER Lol bani lowo'	1	1	0	1	0	2
a 9	Takabur bisa lahir dari siapa saja.						
	Penguasa, rakyat, ulama maupun						
	cendikia. Bahkan iblis mahluq yg alim						
	& beribadah beratus 2 th						
	dilaknat krn hasud takabburnya. Apalagi						
	hanya seorang ahli ilmu filsafat yg tdk	0	0	0	0	0	
	failosof; ; Mari kita demo diri sendi	0	0	0	0	0	0
60	A orang yang suka ke konser-konser,	0	0	0	0		
	sedikit boros.	0	0	0	0	0	0
61	[SAMPAI KAPAN MAKAN RACUN ?	//(D			11		
]; _; Banyak ulama yang mengatakan	0	0	0	0	0	0
(2)	hukum rokok mubah dan ada jugaâ?	0	0	0	0	0	0
62	Susilo Bambang Yudhoyono Presiden RI ke 6 meminta Khofifah Emil untuk dekat						
						1	
St	dengan masyarakat . No 1 Bisa ! BaGusS #KhofifahEmilNomer1	0	0	0	0	0	
63	USER udah biasa kali. Gue kpoper tapi	U	U	U	U	U	U
e	kalo ngomony sama temen2 gue, idol gua						
Is	banci homo'	1	1	1	0	0	1
	Saya suka video USER URL Awal Kisah	1	4	7 1	U	U	1
B	Perseteruan Haji Bolot & Damp; Malih	1					
amic distance	Tongtong'	0	0	0	0	0	0
	Budaya kafir bersungguh, klau hal2 islam		1	/			
E .	tidak diendahkan	0	0	0	0	0	0
66	USER USER USER USER						
re	\xf0\x9f\x8e\xb6 la la lahm hmm	TT	OT			T	N 7
116	\xf0\x9f\x8e\xa7 "Semua diam ,semua			(Z	A H		
y	bisu"\n"Kita coba tanya sama rumput yg			LA	A A	111	A.
of	bergoyang"						
S	$\n\xe2\x99\xab\xe2\x99\xab\xe2\x99\xab$						
	$b\xe2\x99\xaa\xe2\x99\xaa\xe2\x99\xaa'$	0	0	0	0	0	0
67	Apabila setan membisikkan was-was						
n	kepadamu, mintalah perlindungan						
Sy	kepada Allah. (QS. al-A \times 2 \times 80 \times 99raf:						
University of Sultan Syarif	200 dan Fushilat: 36).'	0	0	0	0	0	0
=:							

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

of Sultan Syarif Kasim Riau



2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau. 1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber: b. Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau. a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

_							
* 68	USER USER USER USER USER						
X	USER Klw ente atheisngapain sibuk						
C	dgn agama orang	0	0	0	0	0	0
69	Lengserkan Jokowi Bangsat!!	1	1	0	0	1	3
a 70	USER Selamat hari kartini ; ;	•	•				
200000	#2019GANTIPRESIDEN;						
3	#2019PRESIDENBARU	0	0	0	0	0	0
=71	RT USER: Bajingan Homo!!!\nHati2	Ü	Ü			- 0	
~	terhadap anak2 kita terutama di kamar						
K U	mandi laki2, jgn biarkan sendiri! URL	1	1	1	0	0	1
2 2	USER Iya cocot'	1 -2	1	1	0	0	1
<i>G</i> 3	USER karena budaya indonesia.	0	0	0	0	0	0
4	USER Yang ngajarin solat'a ajah itu	O	0	0	· ·	0	
S	orang aseng dia hanya ingin memecah		4				
ka	belah islam"	0	0	0	0	0	0
2 35	USER x Lo ngomong aja kaga bener	U	U	0		0	
70	bangke'	1	1	1	0	0	1
2 76	USER USER Kita semua tidak pernah					O O	1
	akan mempercayai yg negara Kita						
	disuatu hari nanti akan dijajah oleh						
	kerana terdapat kes2pembubaran sistem2						N 9
	beraja dinegara Kita kini untuk	$1/\mathcal{P}$			\\ \ =		
	menjadikan sebagai negara republik	III			11		
	komunis padahal negara2 penjaja	0	0	0	0	0	0
77	tapi masih menikmati kebijakan yang						
	dulu diusulkan PKI lha yo opo	1	0	0	1	0	2
78	Kalo seumpama orang cina di usir paksa	\mathbb{N}			11		
	dari indonesia gimana	1	0	0	1	0	2
79	USER bunda ngentot yuk'	0	1	0	0	0	0
80	RT USER: china babi china					-/	
	maling\n#UsirChina						
St :	https:\/\/t.co\/9y4HIWHJp2	1	1	0	0	1	3
8 1	Bung Karno anti asing dan beliau dari				19		
	Jawa, coba deh adain konsensus lebih						
SI	banyak mana Jawa yang anti asing atau		100		4		
an	pro asing karena kebo*ohannya.		7				
ni.	\n\nKalau kami keliru kami tutup akun'	0	0	0	0	0	0
Islamic [©] Whiversi	PROYEK KORUPSI REZIM SBY URL	1	0	1	0	0	1
83	USER Wajar saja, lihat saja tingkah bbrp		1				
iv	petinggi negeri ini yg suka mencampur						
eı	bhs indonesia dgn bhs asing setiap kali						
(S)	bicara'	0	0	0	0	0	0
84	AB: pribadi yg senang berkompetisi			L			1
	dalam hal yang baik dan positif	0	0	0	0	0	0
85	USER USER Terus menurut lo kitab suci						
nSu	agAma apa yg di bilang om USER;;						
It	#Mendadakkalap	1	0	1	0	0	1
of Sultan	USER Suka nutup mata. Kaga ditutup						
S 87	pun udah terlihat tertutup gara2 sipit /?'	0	0	0	0	0	0
87	USER Sy sbg muslim tdk merasa pak						
arif	USER menistakan kitab suci Alqur'an,	0	0	0	0	0	0
+							

versity of Sultan Syarif Kasim Riau



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber

Pengutipan tidak merugikan kepentingan yang wajar UIN Suska Riau.

a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

2. Dilarang mengumumkan dan memperbanyak sebagian atau seluruh karya tulis ini dalam bentuk apapun tanpa izin UIN Suska Riau

I krn dlm Alqur'an sndri ada bbrp suku 8 kata yg smpai dtik ini blm diketahui ~ C mkna faktualnya olh umat islam, tp kami 0 yakini kata tsb ada makna yg tersirat (fiksi) yg blm USER eh kasar kau kampang' 1 39 BENTAR LAGI GUA RILIS ALBUM THE ONTA'S WKWKWKWKWK" 0 0 0 0 0 790 USER Ada cebong bang dia merasa paling benar' 1 1 1 Najis banget gw ngetwit apa barusan 21 0 0 0 0 0 92 Kamu transgender atau gmn anjing :(S 0 0 393 USER awas bintitan lu ngintipin titit 0 0 0 34 USER USER Bawel, baper, bolot, baik, 9 bodor, gaje wkwk apa ya udah itu aja 0 0 0 0 0 USER USER USER Gue saranin gk perlu bnyk bacot maling ayat, langsung to the point aja lu jadi orang... Yg tdk sepaham lu teriakin aja kafir sesat, liberal, pemuja dukun, bla blaaa.. pasti hatimu puas dehh ..' 0 1 1 0 1 Jgn salah target bkn ahok... agenda utama 96 3 lengserkan Jokowi .. 0 0 1 0 97 USER USER masa baru kena hestek aja udah kepanasan ??? Kepo banget ; ; #2019GantiPresiden 1 0 0 0 1 1 Maju lu sini duit tapi kau goyang kaki tak 98 Sta buat pape, mana la duit nak maju kat kau 0 0 0 0 bodo URL 0 099 USER HKBP berdiri itu sejak pecahnya Islamic kristen khatolik pada zaman penjajahan belanda,dl tdk ada yg namanya kristen protestan yg ada cm kristen khatolik.\nTerjadilah perpecahan dan University berdirilah HKBP yg prtama kali di tarutung.\n\nNah skrg anda sy k 0 0 0 0 0 0 Ha .. ha .. Banyak baca biar pintar ... JEPANG, AMERIKA, CHINA... Utang sama siapa ... Anda tau enggak ..? 0 0 0 0 0 0 931 USER Mana situ ngasih(": itu cuma foto **U27** ya kutil onta' 1 1 0 0 ultan Syarif Kasim Ria



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

0

Hak cipta

LAMPIRAN B

DATASET SETELAH PENGHAPUSAN LABEL

Berikut ini merupakan hasil penghapusan label dimana label yang tersisa adalah label HS:

SNo	Tweet	HS
Z 1	disaat semua cowok berusaha melacak perhatian gue. loe lantas remehkan	1
-	perhatian yg gue kasih khusus ke elo. basic elo cowok bego!!!'	1
<u></u>	RT USER: USER siapa yang telat ngasih tau elu?edan sarap gue bergaul	0
© 2	dengan cigax jifla calis sama siapa noh licew juga'	Ů
a 3	41. Kadang aku berfikir, kenapa aku tetap percaya pada Tuhan padahal	0
77	aku selalu jatuh berkali-kali. Kadang aku merasa Tuhan itu ninggalkan	
<u>~</u> .	aku sendirian. Ketika orangtuaku berencana berpisah, ketika kakakku	
Riau	lebih memilih jadi Kristen. Ketika aku anak ter	
4	USER USER AKU ITU AKU\n\nKU TAU MATAMU SIPIT TAPI	0
	DILIAT DARI MANA ITU AKU'	
5	USER USER Kaum cebong kapir udah keliatan dongoknya dari awal	1
	tambah dongok lagi hahahah'	
6	USER Ya bani taplak dkk	1
	$\xf0\x9f\x98\x84\xf0\x9f\x98\x84'$	
7	deklarasi pilkada 2018 aman dan anti hoax warga dukuh sari jabon	0
8	Gue baru aja kelar re-watch Aldnoah Zero!!! paling kampret emang	0
	endingnya! 2 karakter utama cowonya kena friendzone bray! XD URL	
9	Nah admin belanja satu lagi port terbaik nak makan Ais Kepal Milo, Ais	
	Kepal Horlicks atau Cendol Toping kaw kaw. ð??Â-; ; Doket mano tu?	0
	Gerai Rojak Mertuaku - Taipan 2 (depan TWINS BABY & mp;	
6	ROMANTIKA / Bank Islam Senawang) ð???	
5 10	USER Enak lg klo smbil ngewe'	0
te 11	Setidaknya gw punya jari tengah buat lu, sebelom gw ukur nyali sama	1
	bacot lu \xf0\x9f\x98\x8f'	
Islami	USER USER USER BANCI KALENG MALU GA BISA JAWAB	1
	PERTANYAAN KAMI DARI 2 HARI LALU NYUNGSEP KOE	
2 13	USER URL	0
	Kalo belajar ekonomi mestinya jago memprivatisasi hati orang. Duh	0
University	ironi USER	1
2 14	Aktor huruhara 98 Prabowo S ingin lengserkan pemerintahan Jokowi	1
7 15	Nyata USER Bu guru enakan jadi jablay atau guru esde sih.\nKayaknya	A 1 1
15	menikmati jadi pecun ini guru.'	Δ Ι
16	USER USER USER USER Lawan bicara gw gak intelek	1
of	kyk loe, yg otak gak punya. Ttg kencing onta, gw mengakui hadis nabi	1
S	dan itu sahih. Kafir kyk loe pasti menolak, makanya loe ahlunnar.'	
= 17	Belakangan ini kok fikiran ampas banget ya'	0
of Sult17 an 8	Ari sarua beki mah repeh monyet\xf0\x9f\x98\x86\xf0\x9f\x98\x86'	0
19	Jadi cowo itu harus Gantle kalo ga Gantle itu namanya BANCI!'	1
× 20	USER Slga mnr bom \xf0\x9f\x98\x82'	0
21	Asw ya tapi gua jarang ngambek, tacut wkkwkwkwkw gua kan bucin.'	0
21	115 m ya tapi gua jarang ngambek, taeut wkkwkwkwk gua kan bucin.	U



1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Kasim Ria



0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

± 22 USER kalo kamu noob pasti peluang disakitin nya lebih gede si' ~23 USER Joko Widodo dinilai sebagai presiden terlemah dalam sejarah cipta Indonesia. Hal ini teriadi bukan saja karena Jokowi tidak memiliki modal dukungan politik yang cukup, melainkan juga karena ketidakmampuan pemerintahannya menghadapi situasi ekonomi g PELAJAR SMA KEC BILAH HILIR DEKLARASI ANTI HOAX & amp 0 ³25 Bandara Udara Internasional Kertajati dibangun oleh Gubernur Ahmad Heryawan tanpa gunakan APBN pemerintah pusat. Insya Allah siap beroperasi bulan depan -26 Siapapun gubernur dan presidennya, rakyatnya, ya kitaÃ,² juga... 0 -27 Ini si USER kerjaannya delay mulu! Setan!' 1 ဟ²⁸ menurutku pintu sorga ada yaitu pintu sorga yang asli dan pintu hatimu 0 modusbanget \$ 29 RT USER USER PKI hanya muncul jika jelang pemilihan kepala 1 daerah dan pemilihan presiden krn digoreng sampai gosong. مر 30 USER USER Itu mah sdh nenek-nenek sy heran sama cebong biasay 1 bohong terus' <u>۵</u> 31 1 Nusantara produk JIL, dipasarkan dg gencar oleh antek\xc2\xb2 JIL.\n\nSementara JIL anti Arab, tapi pro Aseng!\n\nKata (alm) KH. Hasyim Muzadi, Dari habis sahur sampe jam 10. Sibayik udah nete 4x. Skg rasanya lemas 32 0 tak terkira xf0x9fxa4xa2'33 USER Gak kak emak mah gak demen ama yang sipit wkwk' 0 34 RT USER: Kelakuan homok jaman now, ngentot aja sambil live di Blued #gayvid #gvid #lokalhangat URL USER Ga kak, gua bukan orang jawa maaf yak :(; ; gua orang palembang 35 0 soalnya, kakak aja deh yg belajar aksara jawa. Atau kalak mau belajar budaya palembang? Pegawai Guardian training lagi kek Mentang2 gue kek gembel cuman 36 kaos sama Flat shoes nanya dijutekin bangsad emang males belinya juga State 37 kabur gua ke matahari' \xe2\x80\x9dPara Bajingan yang telah melukai Lady harus menerima 0 ganjaran seratus kali lipat!!\xe2\x80\x9d(sanji) ##HBD17thPelautJKT48' s 38 ajakan menolak berita hoax dan sukseskan pilkada di wilayah kota keidri: 0 39 39 40 USER USER Presiden RI Jokowi luarBiasa kerja nya tulus IHLAs untuk 0 #RakyatB3rsamaJKW Edan emang goollnya fabiano!!' 0 **C**41 GAPERNAH MENDALAMI AL-QURAN YA BANG??? PANTESAN nivers MULUTNYA KAYA ORANG KAFIR BEJAT HINA farhatabbaslaw' 42 Sangat terlihat beda sekali Kewibawaannya ;; yg sangat berwibawa cuma 0 gubernur Indonesia USER; Massya Allah... 43 Anjir baru kali ini lihat orang bego mau debat pilkada. Kerjanya nyerang 1 karakter. Shame on you mpok silvy and agus. #DebatFinalPilkadaJKT #GubernurZamanNow #GusIpulPuti2 #GanjarYasin1 #DjarotSihar2 0 Sultan Syarif #HasanAnton2 #KosterAce1 #NurdinSudirman3 #KarolinGidot2 RT USER: "Keanekaragaman budaya, suku, agama, itulah sesungguhnya kekayaan kita, \tilde{A} ¢?? tutur Djarot di hadapan peserta Rakercabsu \tilde{A} ¢? \hat{A} USER USER Apa iya Islam itu ga boleh dilokalisasi? Lha Kristen aja mas ada Nusantaranya mas, liat aja di Gereja di bandung ada yg pake gamelan dan ada yg khotbah pake bhs Sunda/Jawa, ada HKBP juga kurang Nusantara apa?'



Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0 <u>∓</u>46 Ciptakan Situasi Kamtibmas Menjelang Pilkada 2018, Kapolsek Konang × Silaturahmi ke Tokoh Masyarakat o 47 USER USER positif kok.\nse-positif respon masyarakat terhadap\nipta CANGKUL impor\n- GARAM impor\n- BERAS impor\n- JAGUNG impor\n- TENAGA KERJA impor\n- ESEMKA impor\n\nURL USER USER USER Kata Sembahyang mengadopsi tradisi lokal milk pada masa kerjaan Hindu.\n\nIstilah\xc2\xa0sembahyang\xc2\xa0pun lahir dari tradisi ritus\xc2\xa0menyembahHyang (Yang Tunggal), sama dengan\xc2\xa0shalat menyembah All, KAU PENDIKAN TINGGI TAPI BODOH....GK ADA LARANG BAWA AGAMA..BIAR ORANG ISLAM YG DI BAYAR AHOK Z <u>\$50</u> SADAR GK JADI MILIH AHOK GLA USER USER BTP the best "abaikan kaum kampret otak micin ", co 51 USER USER, si otak tempurung mah ga usah d ladenin. Smkn d lawan semakin Bloon dan Dungu. Dan kalo ga gitu dia ga makan. Hehe' USER Awaasss... Jgn sampe beritanya sampe ke akhi gerung! Ntar susah W nyari kosakatany. klu ber aja micingin mata, bibir monyong kesamping, a suara keluar ky lg nhn kentut.. "politik kotor skl jmn ini!". Klu tahu brt ini.. Plng Sambil ky nhn ngeden.."dungu!". \xf0\x9f\x98\x8b pinokio umur 3 taonan tuh. #2019GantiPresiden 53 USER Cerita silat lae \xf0\x9f\x98\x80 semacam Kho Ping Hoo yang dari Indonesia, tapi Liang Ie Shen penulis dari China' RT USER benci sekali dgn Umat Islam 55 56 USER USER "Provokasi mayat, politisasi agama" penyebab kekalahan pilkada DKI, beginilah cara cebong mendeskripsikan kekalahan junjungannya.; FYI ahog blm pernah ikut pemilihan apapun (kec jd wakil) dan dia bukanlah etnis mayorita 57 USER dari pada gua nete' USER Lol bani lowo' 58 59 Takabur bisa lahir dari siapa saja. Penguasa, rakyat, ulama maupun cendikia. Bahkan iblis mahluq yg alim & p; telah beribadah beratus2 th State 60 dilaknat krn hasud takabburnya. Apalagi hanya seorang ahli ilmu filsafat yg tdk failosof; ; Mari kita demo diri sendi A orang yang suka ke konser-konser, sedikit boros. **S** 61 SAMPAI KAPAN MAKAN RACUN ?] Banyak ulama yang mengatakan hukum rokok mubah dan ada jugaâ?Â 62 Susilo Bambang Yudhovono Presiden RI ke 6 meminta Khofifah Emil dengan masyarakat . No 1 untuk dekat #KhofifahEmilNomer1 **2.**63 USER udah biasa kali. Gue kpoper tapi kalo ngomony sama temen2 gue, idol gua banci homo' ersi 64 Saya suka video USER URL Awal Kisah Perseteruan Haji Bolot & Camp Malih Tongtong 65 Budaya kafir bersungguh, klau hal2 islam tidak diendahkan... **\$**66 USER USER USER \xf0\x9f\x8e\xb6 la la la...hm hmm Sultan \xf0\x9f\x8e\xa7 "Semua diam ,semua bisu"\n"Kita coba tanya sama rumput Syarif Kasim Riau Apabila setan membisikkan was-was kepadamu, mintalah perlindungan kepada Allah. (QS. al-A\xe2\x80\x99raf: 200 dan Fushilat: 36).'

B-3

0

0

0

1

1

1

0

1

1

0

0

0

0

1

0

0

0

0

bergovang"

Bisa



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

 Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah

±68 USER USER USER USER USER USER Klw ente atheis..ngapain 0 × sibuk dgn agama orang... 0 69 Lengserkan Jokowi Bangsat!! 1 570 #2019GANTIPRESIDEN USER Selamat 0 hari kartini ta #2019PRESIDENBARU 71 RT USER: Bajingan Homo!!!\nHati2 terhadap anak2 kita terutama di 1 kamar mandi laki2, jgn biarkan sendiri! URL -72 USER Iva cocot' 1 ~73 USER karena budaya indonesia. 0 **-**74 USER Yang ngajarin solat'a ajah itu orang aseng dia hanya ingin 0 memecah belah islam" co75 USER x || Lo ngomong aja kaga bener bangke',1 uska USER USER Kita semua tidak pernah akan mempercayai yg negara Kita disuatu hari nanti akan dijajah oleh kerana terdapat kes2pembubaran sistem2 beraja dinegara Kita kini untuk menjadikan sebagai negara republik komunis padahal negara2 penjaja tapi masih menikmati kebijakan yang dulu diusulkan PKI.. lha yo opo... **2** 78 Kalo seumpama orang cina di usir paksa dari indonesia gimana 79 USER bunda ngentot yuk' 0 80 RT **USER:** china babi... china maling...\n#UsirChina https:\/\/t.co\/9y4HIWHJp2 81 Bung Karno anti asing dan beliau dari Jawa, coba deh adain konsensus lebih banyak mana Jawa yang anti asing atau pro asing karena 0 kebo*ohannya. \n\nKalau kami keliru kami tutup akun' 82 PROYEK KORUPSI REZIM SBY URL 1 USER Wajar saja, lihat saja tingkah bbrp petinggi negeri ini yg suka 0 83 mencampur bhs indonesia dgn bhs asing setiap kali bicara' 84 AB: pribadi yg senang berkompetisi dalam hal yang baik dan positif 0 85 USER USER Terus menurut lo kitab suci agAma apa yg di bilang om USER #Mendadakkalap \$6 State USER Suka nutup mata. Kaga ditutup pun udah terlihat tertutup gara2 0 sipit /?' USER Sy sbg muslim tdk merasa pak USER menistakan kitab suci Algur'an, krn dlm Algur'an sndri ada bbrp suku kata yg smpai dtik ini blm 0 Islami 88 diketahui mkna faktualnya olh umat islam, tp kami yakini kata tsb ada makna yg tersirat (fiksi) yg blm USER eh kasar kau kampang' 1 ₹ 89 BENTAR **LAGI GUA RILIS ALBUM** THE **ONTA'S** 0 WKWKWKWKWK" **-**90 USER Ada cebong bang dia merasa paling benar' 1 o 91 Najis banget gw ngetwit apa barusan wey' 0 **3** 92 Kamu transgender atau gmn anjing: (URL 1 - 93 USER awas bintitan lu ngintipin titit kucing' 0 94 USER USER Bawel, baper, bolot, baik, bodor, gaje wkwk apa ya udah of itu aja deh' Sulta: USER USER USER Gue saranin gk perlu bnyk bacot maling ayat, langsung to the point aja lu jadi orang... Yg tdk sepaham lu teriakin aja 1 kafir sesat, liberal, pemuja dukun, bla blaaa.. pasti hatimu puas dehh ..' 96 Jgn salah target bkn ahok... agenda utama lengserkan Jokowi .. 97 USER USER masa baru kena hestek aja udah kepanasan ??? Kepo banget arif Kasim Ria



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

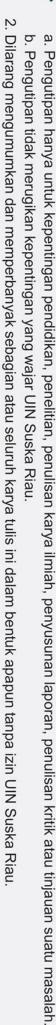
Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Kasim Riau

ak cipta	Maju lu sini duit tapi kau goyang kaki tak buat pape , mana la duit nak	
	maju kat kau bodo URL	
o 99	USER HKBP berdiri itu sejak pecahnya kristen khatolik pada zaman	
j	penjajahan belanda,dl tdk ada yg namanya kristen protestan yg ada cm	0
1	kristen khatolik.\nTerjadilah perpecahan dan berdirilah HKBP yg prtama	
_	kali di tarutung.\n\nNah skrg anda sy k	
≥ 100	Ha ha Banyak baca biar pintar JEPANG, AMERIKA, CHINA	0
=	Utang sama siapa Anda tau enggak?	
X		
4 312	USER Mana situ ngasih(": itu cuma foto ya kutil onta'	1
= 7		

Berikut ini merupakan hasil penghapusan label dimana label yang tersisa adalah label Abusive :

N o	Tweet	Abusiv
<u>∞</u> ⊆ 1		e
⊆ 1	- disaat semua cowok berusaha melacak perhatian gue. loe lantas remehkan perhatian yg gue kasih khusus ke elo. basic elo cowok bego!!!'	1
2	RT USER: USER siapa yang telat ngasih tau elu?edan sarap gue bergaul dengan cigax jifla calis sama siapa noh licew juga'	0
3	41. Kadang aku berfikir, kenapa aku tetap percaya pada Tuhan padahal aku selalu jatuh berkali-kali. Kadang aku merasa Tuhan itu ninggalkan aku sendirian. Ketika orangtuaku berencana berpisah, ketika kakakku	0
4	lebih memilih jadi Kristen. Ketika aku anak ter USER USER AKU ITU AKU\n\nKU TAU MATAMU SIPIT TAPI DILIAT DARI MANA ITU AKU'	0
5	USER USER Kaum cebong kapir udah keliatan dongoknya dari awal tambah dongok lagi hahahah'	1
Sta 6	USER Ya bani taplak dkk \xf0\x9f\x98\x84\xf0\x9f\x98\x84'	1
† 7	deklarasi pilkada 2018 aman dan anti hoax warga dukuh sari jabon	0
8	Gue baru aja kelar re-watch Aldnoah Zero!!! paling kampret emang endingnya! 2 karakter utama cowonya kena friendzone bray! XD URL	0
State 7 8 8 9 10 10 11	Nah admin belanja satu lagi port terbaik nak makan Ais Kepal Milo, Ais Kepal Horlicks atau Cendol Toping kaw kaw. ð??Â-; ; Doket mano tu ? Gerai Rojak Mertuaku - Taipan 2 (depan TWINS BABY & BOMANTIKA / Bank Islam Senawang) ð???	0
10	USER Enak lg klo smbil ngewe'	0
11	Setidaknya gw punya jari tengah buat lu, sebelom gw ukur nyali sama bacot lu \xf0\x9f\x98\x8f'	Γλ
of	USER USER USER BANCI KALENG MALU GA BISA JAWAB PERTANYAAN KAMI DARI 2 HARI LALU NYUNGSEP KOE USER URL	LATA
13	Kalo belajar ekonomi mestinya jago memprivatisasi hati orang. Duh ironi USER	0
14 S	Aktor huruhara 98 Prabowo S ingin lengserkan pemerintahan Jokowi Nyata	0
15	USER Bu guru enakan jadi jablay atau guru esde sih.\nKayaknya menikmati jadi pecun ini guru.'	1





Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

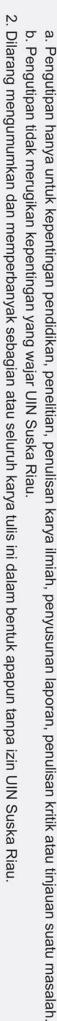
Hak cip17 USER USER USER USER USER Lawan bicara gw gak intelek kyk loe, yg otak gak punya. Ttg kencing onta, gw mengakui hadis nabi dan itu sahih. Kafir kyk loe pasti menolak, makanya loe ahlunnar.' Belakangan ini kok fikiran ampas banget ya' Ari sarua beki mah repeh monyet\xf0\x9f\x98\x86\xf0\x9f\x98\x86' 218 19 Jadi cowo itu harus Gantle kalo ga Gantle itu namanya BANCI!' <u>3.20</u> USER Slga mnr bom \xf0\x9f\x98\x82' -21 ~22 -23Z S uska a ekonomi g <u>~</u>25 26 27 28 modusbanget 29 30 bohong terus' 31 Hasyim Muzadi, tate 34 134 135 Universi juga kabur gua ke matahari' of ganjaran seratus ##HBD17thPelautJKT48'

0 Asw ya tapi gua jarang ngambek, tacut wkkwkwkwkw gua kan bucin.' 1 USER kalo kamu noob pasti peluang disakitin nya lebih gede si' 0 USER Joko Widodo dinilai sebagai presiden terlemah dalam sejarah Indonesia. Hal ini terjadi bukan saja karena Jokowi tidak 0 memiliki modal dukungan politik yang cukup, melainkan juga karena ketidakmampuan pemerintahannya menghadapi situasi PELAJAR SMA KEC BILAH HILIR DEKLARASI ANTI HOAX 0 & amp PILKADA 2018 DAMAI Bandara Udara Internasional Kertajati dibangun oleh Gubernur Ahmad Heryawan tanpa gunakan APBN pemerintah pusat. Insya 0 Allah siap beroperasi bulan depan Siapapun gubernur dan presidennya, rakyatnya, ya kitaÃ,² juga... 0 Ini si USER kerjaannya delay mulu! Setan!' menurutku pintu sorga ada yaitu pintu sorga yang asli dan pintu hatimu 0 RT USER USER PKI hanya muncul jika jelang pemilihan kepala daerah dan pemilihan presiden krn digoreng sampai gosong. 0 USER USER Itu mah sdh nenek-nenek sy heran sama cebong biasay Nusantara produk JIL, dipasarkan dg gencar oleh antek\xc2\xb2 0 JIL.\n\nSementara JIL anti Arab, tapi pro Aseng!\n\nKata (alm) KH. Dari habis sahur sampe jam 10. Sibayik udah nete 4x. Skg rasanya 0 lemas tak terkira \xf0\x9f\xa4\xa2' USER Gak kak emak mah gak demen ama yang sipit wkwk' 0 RT USER: Kelakuan homok jaman now, ngentot aja sambil live di Blued #gayvid #gvid #lokalhangat URL 1 USER Ga kak, gua bukan orang jawa maaf yak :(; ; gua orang palembang soalnya, kakak aja deh yg belajar aksara jawa. Atau kalak 0 mau belajar budaya palembang? Pegawai Guardian training lagi kek Mentang2 gue kek gembel cuman kaos sama Flat shoes nanya dijutekin bangsad emang males belinya 1 \xe2\x80\x9dPara Bajingan yang telah melukai Lady harus menerima lipat!!\xe2\x80\x9d(sanji) 1 kali ajakan menolak berita hoax dan sukseskan pilkada di wilayah kota 0 39 USER USER Presiden RI Jokowi luarBiasa kerja nya tulus IHLAs 0 untuk #RakyatB3rsamaJKW yarif Kasim Ria Edan emang goollnya fabiano!!'

1

0

1



Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Kasim Ria



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0 Tak Cip42 **GAPERNAH MENDALAMI AL-QURAN** YA PANTESAN MULUTNYA KAYA ORANG KAFIR BEJAT HINA farhatabbaslaw' Sangat terlihat beda sekali Kewibawaannya ;; yg sangat berwibawa cuma gubernur Indonesia USER; Massya Allah... 43 Anjir baru kali ini lihat orang bego mau debat pilkada. Kerjanya nyerang karakter. Shame on you mpok silvy #DebatFinalPilkadaJKT -44 #GubernurZamanNow #GusIpulPuti2 #GanjarYasin1 #DjarotSihar2 #HasanAnton2 #KosterAce1 #NurdinSudirman3 #KarolinGidot2 RT USER: "Keanekaragaman budaya, suku, agama, itulah sesungguhnya **6**45 kekayaan kita, $\tilde{A}\phi$?? tutur Djarot di hadapan peserta Rakercabsu $\tilde{A}\phi$? \hat{A}^{\dagger} USER USER Apa iya Islam itu ga boleh dilokalisasi? Lha Kristen aja uska mas ada Nusantaranya mas, liat aja di Gereja di bandung ada yg pake gamelan dan ada yg khotbah pake bhs Sunda/Jawa, ada HKBP juga kurang Nusantara apa?' 70₄₆ Ciptakan Situasi Kamtibmas Menjelang Pilkada 2018, Kapolsek a Konang Silaturahmi ke Tokoh Masyarakat -47 USER USER positif kok.\nse-positif respon masyarakat terhadap\n-CANGKUL impor\n- GARAM impor\n- BERAS impor\n- JAGUNG impor\n- TENAGA KERJA impor\n- ESEMKA impor\n\Nurl 48 USER USER USER Kata Sembahyang mengadopsi tradisi pada masa Hindu.\n\nIstilah\xc2\xa0sembahyang\xc2\xa0pun lahir dari tradisi ritus\xc2\xa0menyembahHyang (Yang Tunggal), dengan\xc2\xa0shalat menyembah All 49 KAU PENDIKAN TINGGI TAPI BODOH....GK ADA LARANG BAWA AGAMA..BIAR ORANG ISLAM YG DI BAYAR AHOK SADAR GK JADI MILIH AHOK GLA USER USER BTP the best "abaikan kaum kampret otak micin ", " 50 51 USER USER, si otak tempurung mah ga usah d ladenin. Smkn d lawan semakin Bloon dan Dungu. Dan kalo ga gitu dia ga makan. Hehe' **a** 52 USER Awaasss... Jgn sampe beritanya sampe ke akhi gerung! Ntar susah nyari kosakatany. klu ber aja micingin mata, bibir monyong Islamic 53 kesamping, suara keluar ky lg nhn kentut.. "politik kotor skl jmn ini!". Klu tahu brt ini.. Plng Sambil ky nhn ngeden.."dungu!". $\xf0\x9f\x98\x8b$ pinokio umur 3 taonan tuh. #2019GantiPresiden USER Cerita silat lae \xf0\x9f\x98\x80 semacam Kho Ping Hoo yang **□**. 55 dari Indonesia, tapi Liang Ie Shen penulis dari China' RT USER benci sekali dgn Umat Islam ersity of 56 USER USER "Provokasi mayat, politisasi agama" penyebab kekalahan pilkada DKI, beginilah cara cebong mendeskripsikan kekalahan junjungannya.; FYI ahog blm pernah ikut pemilihan apapun (kec jd wakil) dan dia bukanlah etnis mayorita USER dari pada gua nete' **co**57 **=**58 USER Lol bani lowo' **1**59 Takabur bisa lahir dari siapa saja. Penguasa, rakyat, ulama maupun cendikia. Bahkan iblis mahluq yg alim & amp; telah beribadah beratus 2 Syarii th dilaknat krn hasud takabburnya. Apalagi hanya seorang ahli ilmu filsafat yg tdk failosof; ; Mari kita demo diri sendi A orang yang suka ke konser-konser, sedikit boros.

B-7

BANG???

1

0

1

0

0

0

0

1

1

1

1

0

0

0

1

0

0

kerjaan





Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah.

<u>=</u>61 [SAMPAI KAPAN MAKAN RACUN ?]_ Banyak ulama yang 0 × mengatakan hukum rokok mubah dan ada juga $\tilde{A}\phi$? \hat{A} 0 62 Susilo Bambang Yudhovono Presiden RI ke 6 meminta Khofifah Emil ipta untuk dekat dengan masyarakat . No 1 Bisa ! BaGusS 0 #KhofifahEmilNomer1 USER udah biasa kali. Gue kpoper tapi kalo ngomony sama temen2 1 63 gue, idol gua banci homo' Saya suka video USER URL Awal Kisah Perseteruan Haji Bolot -64 0 & amp Malih Tongtong' -65 Budaya kafir bersungguh, klau hal2 islam tidak diendahkan... 0 **Z**66 USER USER USER \xf0\x9f\x8e\xb6 la la la...hm hmm \xf0\x9f\x8e\xa7 "Semua diam ,semua bisu"\n"Kita coba tanya sama S 0 bergovang" $\label{lem:condition} $$\operatorname{vg}$ bergoyang" \\ \ln(xe2)x99\\ xab\\ xe2\\ x99\\ xab\\ xe2\\ x99\\ xaa\\ xe2\\ x99\\ xaa\\ xe2$ uska Rial 2\x99\xaa' Apabila membisikkan was-was setan kepadamu, perlindungan kepada Allah. (QS. al-A\xe2\x80\x99raf: 200 dan Fushilat: 36).' USER USER USER USER USER USER KIW 68 atheis..ngapain sibuk dgn agama orang... 69 Lengserkan Jokowi Bangsat!! 1 #2019GANTIPRESIDEN 0 70 **USER** Selamat hari kartini #2019PRESIDENBARU RT USER: Bajingan Homo!!!\nHati2 terhadap anak2 kita terutama di 71 kamar mandi laki2, jgn biarkan sendiri! URL 72 USER Iya cocot' 73 USER karena budaya indonesia. 0 74 USER Yang ngajarin solat'a ajah itu orang aseng dia hanya ingin 0 75 memecah belah islam" 76 USER x || Lo ngomong aja kaga bener bangke' 1 77 USER USER Kita semua tidak pernah akan mempercayai yg negara State Kita disuatu hari nanti akan dijajah oleh kerana terdapat kes2pembubaran sistem2 beraja dinegara Kita kini untuk menjadikan 0 sebagai negara republik komunis padahal negara2 penjaja **5**78 tapi masih menikmati kebijakan yang dulu diusulkan PKI.. Iha yo 0 opo... **2**79 Kalo seumpama orang cina di usir paksa dari indonesia gimana 0 USER bunda ngentot yuk' 1 **C**81 USER: china babi... china maling...\n#UsirChina 1 https:\/\/t.co\/9y4HIWHJp2 versit 82 Bung Karno anti asing dan beliau dari Jawa, coba deh adain konsensus lebih banyak mana Jawa yang anti asing atau pro asing karena 0 kebo*ohannya. \n\nKalau kami keliru kami tutup akun' 83 PROYEK KORUPSI REZIM SBY URL 0 84 USER Wajar saja, lihat saja tingkah bbrp petinggi negeri ini yg suka 0 S mencampur bhs indonesia dgn bhs asing setiap kali bicara' -85 AB: pribadi yg senang berkompetisi dalam hal yang baik dan positif 0 **3**86 USER USER Terus menurut lo kitab suci agAma apa yg di bilang om 0 USER #Mendadakkalap Syarif Kasim Ria USER Suka nutup mata. Kaga ditutup pun udah terlihat tertutup gara2 0 sipit /?'

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

Hak cip USER Sy sbg muslim tdk merasa pak USER menistakan kitab suci Alqur'an, krn dlm Alqur'an sndri ada bbrp suku kata yg smpai dtik ini 0 blm diketahui mkna faktualnya olh umat islam, tp kami yakini kata tsb ada makna yg tersirat (fiksi) yg blm **89 USER eh kasar kau kampang' 0 90 **BENTAR LAGI RILIS ALBUM** THE ONTA'S **GUA** WKWKWKWKWK" ..91 USER Ada cebong bang dia merasa paling benar' 0 -92 Najis banget gw ngetwit apa barusan wey' 1 **C**93 Kamu transgender atau gmn anjing :(URL 1 -94 USER awas bintitan lu ngintipin titit kucing' 1 က⁹⁵ USER USER Bawel, baper, bolot, baik, bodor, gaje wkwk apa ya udah itu aja deh' 1 ska USER USER USER Gue saranin gk perlu bnyk bacot maling ayat, langsung to the point aja lu jadi orang... Yg tdk sepaham lu teriakin aja kafir sesat, liberal, pemuja dukun, bla blaaa.. pasti hatimu 1 N puas dehh ..' **9**97 Jgn salah target bkn ahok... agenda utama lengserkan Jokowi .. 0 98 USER USER masa baru kena hestek aja udah kepanasan ??? Kepo banget #2019GantiPresiden 0 99 Maju lu sini duit tapi kau goyang kaki tak buat pape, mana la duit nak 1 maju kat kau bodo URL 100 USER HKBP berdiri itu sejak pecahnya kristen khatolik pada zaman penjajahan belanda,dl tdk ada yg namanya kristen protestan yg ada cm kristen khatolik.\nTerjadilah perpecahan dan berdirilah HKBP yg 0 prtama kali di tarutung.\n\nNah skrg anda sy k

Berikut ini merupakan hasil penghapusan label dimana label yang tersisa adalah label Level:

USER Mana situ ngasih(": itu cuma foto ya kutil onta'

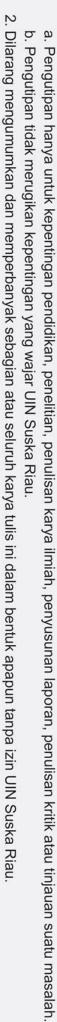
No	Tweet	Level
lam	- disaat semua cowok berusaha melacak perhatian gue. loe lantas remehkan perhatian yg gue kasih khusus ke elo. basic elo cowok	1
mic	bego!!!'	
Uni	USER USER Kaum cebong kapir udah keliatan dongoknya dari awal tambah dongok lagi hahahah'	2
9 3	USER Ya bani taplak dkk	2
rs	\xf0\x9f\x98\x84\xf0\x9f\x98\x84\xf0\x9f\x98\x84'	r A T
4	Setidaknya gw punya jari tengah buat lu, sebelom gw ukur nyali sama	1
Y	bacot lu \xf0\x9f\x98\x8f'	LZ L
f 5	USER USER USER BANCI KALENG MALU GA BISA	1
S	JAWAB PERTANYAAN KAMI DARI 2 HARI LALU	
ul	NYUNGSEP KOE USER URL	
5 6	Aktor huruhara 98 Prabowo S ingin lengserkan pemerintahan	1
n	Jokowi Nyata	
Sy 7	USER Bu guru enakan jadi jablay atau guru esde sih.\nKayaknya	1
'aı	menikmati jadi pecun ini guru.'	

1312

7

. . .

1



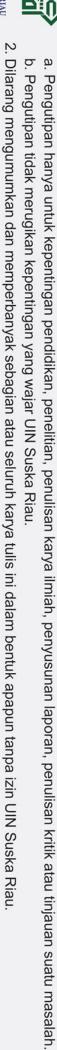


Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber: f Kasim Riau

T		
<u>a</u> 8	USER USER USER USER USER Lawan bicara gw gak intelek	
~	kyk loe, yg otak gak punya. Ttg kencing onta, gw mengakui hadis nabi	1
C	dan itu sahih. Kafir kyk loe pasti menolak, makanya loe ahlunnar.'	
2 9	Jadi cowo itu harus Gantle kalo ga Gantle itu namanya BANCI!'	2
1 0	Ini si USER kerjaannya delay mulu! Setan!'	2
1 1	RT USER USER PKI hanya muncul jika jelang pemilihan	2
311	kepala daerah dan pemilihan presiden krn digoreng sampai gosong.	
=12	USER USER Itu mah sdh nenek-nenek sy heran sama cebong biasay	1
~	bohong terus'	•
C 13	USER USER USER USER USER USER USER USER	
_	Nusantara produk JIL, dipasarkan dg gencar oleh antek\xc2\xb2	
Z	JIL.\n\nSementara JIL anti Arab, tapi pro Aseng!\n\nKata (alm) KH.	2
S	Hasyim Muzadi,	2
S 14		
× 14	Pegawai Guardian training lagi kek Mentang2 gue kek gembel cuman	2
0	kaos sama Flat shoes nanya dijutekin bangsad emang males belinya	2
70	juga kabur gua ke matahari'	
2.15	GAPERNAH MENDALAMI AL-QURAN YA BANG???	
au	PANTESAN MULUTNYA KAYA ORANG KAFIR BEJAT HINA	1
	farhatabbaslaw'	
16	Anjir baru kali ini lihat orang bego mau debat pilkada. Kerjanya	
	nyerang karakter. Shame on you mpok silvy and agus.	2
	#DebatFinalPilkadaJKT	
17	KAU PENDIKAN TINGGI TAPI BODOHGK ADA LARANG	
	BAWA AGAMABIAR ORANG ISLAM YG DI BAYAR AHOK	1
	SADAR GK JADI MILIH AHOK GLA	
18	USER USER BTP the best ,,,abaikan kaum kampret otak micin ,,,'	2
19	USER USER, si otak tempurung mah ga usah d ladenin. Smkn d lawan	
	semakin Bloon dan Dungu. Dan kalo ga gitu dia ga makan. Hehe'	1
20	USER Awaasss Jgn sampe beritanya sampe ke akhi gerung! Ntar	1
20	susah nyari kosakatany. klu ber aja micingin mata, bibir monyong	
	kesamping, suara keluar ky lg nhn kentut "politik kotor skl jmn ini!".	1
S	Klu tahu brt ini Plng Sambil ky nhn ngeden"dungu!".	
ta	\xf0\x9f\x98\x8b	
emps.		1
© 21	pinokio umur 3 taonan tuh. #2019GantiPresiden	1
cs 22	RT USER benci sekali dgn Umat Islam	2
a 23	USER USER "Provokasi mayat, politisasi agama"	
n.	penyebab kekalahan pilkada DKI, beginilah cara cebong	
C	mendeskripsikan kekalahan junjungannya.; FYI ahog blm	1
5	pernah ikut pemilihan apapun (kec jd wakil) dan dia bukanlah	
2.	etnis mayorita	
0 24	USER Lol bani lowo'	2
amic University	USER udah biasa kali. Gue kpoper tapi kalo ngomony sama temen2	1
1.23	gue, idol gua banci homo'	A
26		2
26	Lengserkan Jokowi Bangsat!!	3
f 27	RT USER: Bajingan Homo!!!\nHati2 terhadap anak2 kita terutama di	1
	kamar mandi laki2, jgn biarkan sendiri! URL	1
= 28	USER Iya cocot'	1
2 9	USER x Lo ngomong aja kaga bener bangke'	1
\$30	tapi masih menikmati kebijakan yang dulu diusulkan PKI lha yo	2
ya	opo	
= 31	Kalo seumpama orang cina di usir paksa dari indonesia gimana	2
1000		



1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

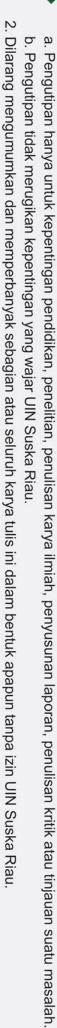
if Kasim Riau

un susska raau

0

Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

<u>a</u> 32	RT USER: china babi china maling\n#UsirChina https:\/\t.co\/9y4HIWHJp2	3
O 33	PROYEK KORUPSI REZIM SBY URL	1
- 34	USER USER Terus menurut lo kitab suci agAma apa yg di bilang om	1
ota	USER #Mendadakkalap	1
35	USER eh kasar kau kampang'	1
3.36	USER Ada cebong bang dia merasa paling benar'	1
=37	Kamu transgender atau gmn anjing : (URL	1
~38	USER USER USER Gue saranin gk perlu bnyk bacot maling	
	ayat, langsung to the point aja lu jadi orang Yg tdk sepaham lu	1
Z	teriakin aja kafir sesat, liberal, pemuja dukun, bla blaaa pasti hatimu	
CO	puas dehh'	
Z 0 239	Jgn salah target bkn ahok agenda utama lengserkan Jokowi	3
9 40	USER USER masa baru kena hestek aja udah kepanasan ??? Kepo	1
8	banget #2019GantiPresiden	
20.41	Prabowo Sudah Kalah Menyebut Bantuan Jokowi Hanya Pencitraan	1
	Adalah Ratapan Pilu	
2 42	USER USER Yg goblog itu adalah bani cebong tukang tipu penjilat	_
	penguasa yg ketahuan gerakin masa yg dibayar pakai nasi bungkus.	2
42	Propaganda nasi bungkus memang selalu gagal.'	
43	USER USER USER Wuih cebong	1
44	sewot\n\xf0\x9f\x98\x82\xf0\x9f\x98\x82\xf0\x9f\x98\x82\	- 1
44	Padahal gubernur saat ini Djarot. Mayoritas partai politik di DPRD juga pendukung Ahok Djarot. Payah ya mereka USER URL	1
45	USER Anak pecun ga jauh2 dr hobi zina haha'	1
46	Pendaftaran Capres untuk #Pilpres2019 saja belum dibuka sampai	1
10	Agustus 2018yang normatif begini politikus PDIP masih belum	2
	paham? #2019GantiPresiden!!	_
47	Si tolol udah tau pemerintah rezim komunis ini bobrok koruptor bisa	1
	pimpinan sidang DPR paya cebong URL	
48	Cina perusak bangsa!! Usir !! Stuju??	3
4 9	sional hak setiap rakyat woiii!! . Gini nih kalo planga plongo tapi	1
at	kelakuan otoriter.	
2 50	USER kroasia itu kapir tauuu,ngapain blajar sm kapirudh lupa sm	2
50	kapling sorga??'	
2 51	USER USER loh bukan nya mentri suharto ada yg homo?'	1
2. 52	Kejar setorang memang cukup bangsad, mana rupiah turun	1
C	$\xf0\x9f\x98\xa5'$	
53	Moga ini ada tindak lanjutnya!; ; Pelaporan terhadap ?penista agama?	
iv	Ade Armando akan dilakukan langsung oleh Ketua Umum FPI KH.	
er	Shobri Lubis ke Bareskrim Mabes Polri, Gambir, Jakarta Pusat pada	1
S	Selasa (10/4) pukul 13.00 WIB.; #Perhaps USER;	3
T 34	USER USER USER USER USER USER USER Bangke hajar!!!!'	3
55	USER USER USER .\nOnta mati klo kebanyakan Minum'	2
51 52 University 0f 55 Suli	URL Ahok tng mrka trus was-was hdpnya USER USER USER USER USER USER USER	1
5 7	Itu baru di Sul Teng !!! Ini ekses akibat tersandera hutang china !!!	1
an 57	#2019GantiPresiden #2019PresidenBaru #2019TetapJokowiGanti	
58	USER Tak hanya kurang bertaji nya kpk era initapi era ini juga	2
Syari:	komitmen dlm pemberantasan korupsi tdk spt di era Pak sby	
— •		





Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

1. Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:

Kasim Riau

<u></u>		
3 59	RT USER: Admin tolol di partai tolol\nPartai Tolol untuk orang Tolol'	2
~ 60	Jokowi aja yg mundur. USER tutup. URL	1
o 61	USER Ngomong opo itu.mulut kok seperti bancibeli kaca dulu lihat	1
p	dirimu,. Broo'	
a 62	USER Ada amin rasis.\nAda amat dani\nAda ratna si paiiit.\nAda si	
	onta.\nAda si lobang anus.\nJdi jngan takut wo wo\nKehabisan obat	1
3	penenang yh.'	
- 63	USER Tunggu komando IMAM BEJAT CABUL USER . TAIK	
k U	$BEER \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ $	1
	SEMPAK'	
2 64	Kabinet berantakan \nPemecah belah persatuan hanya ad di rezim ini'	2
ဟ ⁶⁵	dih! Ngaku lebih pinter dr orang politik, NGACA DULU WOYY	1
	tampang loe aja k\xc3\xa6k orang BEGO!!! USER ckakakakak'	
∞ 66	#PDIPerjuanganMenang Dengan menekan perusahaan tambang dgn	
ka	target proyek yang impossible, lalu dilelang murah pada antek Cina.	2
77	NTB contoh kasus. PDIP mau menang? Dasar bajingan'	
2 .67	USER USER ga caya sama mulut buaya mu bwang'	1
a 68	RT USER USER Jangan kayak BANCI KALENG kamu GATOT	
	sering buat Gaduh gentleman lah MUNDUR siap bersaing di	1
	pemilihan presidens 2019 melawan Jokowi	
69	USER USER umuh > persib\npersib	2
70	kunyuk!!!!\n\xf0\x9f\x98\x82\xf0\x9f\x98\x82\xf0\x9f\x98\x82'	1
70	USER USER Buat film muslim pilih ahok mati nggak di sholatin	1
71	dijamin laris	
71	Pemberitaan saracen diframing katak seakan tim prabowo dan anies-	2
	sandi. Seberulnya itu media menumpahkan sakit hati katak dan	2
72	cebong. *Ehe	_ 1_
12	USER USER USER Kan ane bukan cebong udeh dibilangin dari maren masih ngeyel\nSitu maksa ane jadi cebong?'	1
73	USER Kelemahan gerindra itu ada di orang ini,Prabowo turun	1
/3	elektabilitasnya karena CONGOR fadlizon spt DURNO'	1
\$ 74	USER USER mau menasehati kali supaya ga ugal2an nih	4
ta	rezim eh tapi ini negeri sdh keburu ancornah skrg saja ekonomi	1
ate	morat marit,, kacaoooooo!!'	1
75	USER tahun 2019 Rakyat makan ASPAL dan BETON; ini adalah	
la	solusi jitu mengurangi kemiskinan; ; KEAHLIAN CEBONG HANYA	
B	1, TUKANG TIPU !!!; cebong mah gitu, goblok nggak ketulungan.	2
ic	Plonga plongo mengakibatkan optimisme berlebihan; ;	
U	#2019GantiPresiden #	
2. 76	USER Kemarin di hujat sekarang mengharap dasar para bani kamprey'	2
2 77	USER Penjelasan sy bukan FITNAH, silahkan DIBANTAH USER	2
SIS	Apollinaris Darmawan Sebut Al-Quran Kitab Sampah	r A T
= 78	Monyet aja koloe dbilang saudra sma elo pasti ogah, hdupmu kok gini	1
у	amat ya Toe Hati apa comberan? USER'	LAN
2 79	Becak Warga Binjai Hendak Disita karena Gunakan Tenda Bertuliskan	
Sı	#2019GantiPresiden, PKS MERADANG; ; Bukti pemerintah panik	2
	dan takut?; ;	
Islamic University of Sultan Syarif	lebih baik jokowi mundur	1
81	Oleh rezim skrg atas kendali Negara Cina Komunis yg mjd patron	2
5 y	tunggal rezim anti islam (Jokowi)	
2 82	USER Apaansi tai baru gt doang belagunya udah selangit. Ga inget ada	1
if	karma? Ntar bbrp taun lagi kalo idol lu flop, gua ketawa paling keras.'	



Hak Cipta Dilindungi Undang-Undang

 Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber a. Pengutipan hanya untuk kepentingan pendidikan, penelitian, penulisan karya ilmiah, penyusunan laporan, penulisan kritik atau tinjauan suatu masalah

±83 USER USER MAJU KAMU NGATAIN MAMA AKU BOLOT' ₹84 AB: Grombolan Kadal Jidat gosong,mmg bgtu, sukanya ribut tapi klo CIP 2 grombolanya yg salah pura2 Budek..Dasar Grombolan Cingkrang a 85 RT USER USER betul padahal saracen juga siapa sehingga akun yang 1 kritis dianggap saracen kan aneh jokowi 386 USER siapa bego lu bukan tmn gua najis dah kesel sendiri gue' 1 USER USER Kafir kristen selalu buat ulah 2 -87 ~88 USER Tau dong, bau baunya udh keciri ini sipit buluq' 1 -89 USER USER USER Onta yaman ni\n\nsetahun lagi gua 3 deportasi loe' **6**90 USER anak cocot ya ini USER' 1 uska USER\xf0\x9f\x99\x88\xf0\x9f\x99\x88\xf0\x9f\x99 $\x88\xf0\x9f\x99\x88\xf0\x9f\x99\x88\xf0\x9f\x99\x88\udah$ ketauan HOAX ya Fahri mangkanye klu ambil berite tuyg update jangan dari tong sampah diambil terus di SS taunya berit udah USER USER Pantas indonesia mundur dalam segala bentuk 1 **a** 93 USER USER USER Hahahaha blunder lu cebong... Yg gak ngasih tuh pem. pusat dengan Alasan HAM... kalau rakyat aceh ya mau 1 kali pun.. Cobak kau datangi pemerintah bilang suruh buat hukum islam kaffah di aceh... Klau DPR a 94 USER USER USER Cebong kacung itu kt temen gw dungunya sampe ke tulang sum2..jd jgn buang2 energi debat 2 mereka.. $\xf0\x9f\x98\x82'$ 95 USER PARTAI KORUPSI SAPI.....goblog...' 2 Signal kntl!! Pemeliharaan apalagi ini? Niat gak sih? Login twitter 96 doank susah amat, gmn mau open redtube? Cetan!! USER' 2 97 Nikita Mirzani udah pake hijab, yg masih ngomong cebang cebong udah pernah fantasiin doi belom? Uh ah!! #cokoRers' 98 KELAKUAN bodoh USER masuk KATEGORI perbuatan TIDAK MENYENANGKAN\n\nKelakuan sontoloyo **USER** sangat State MENGANGGU persatuan BANGSA\n\nKelakuan NAIF USER 1 secara TIDAK LANGSUNG sbg bentuk INTIMIDASI thd ULAMA\n\nKelakuan USER **S** 99 USER Kotor ga masalah yang penting bahagia warganya, cebong 2 mana ngerti' 100 RT USER: Sudah kebuka satu demi satu kebusukab kubu anies sandi yg menang dengan tanpa berkah URL dan Prabowo berusaha cuci 2 tangan ... Versity of Sultan Syarif Kasim Ria USER Mana situ ngasih(": itu cuma foto ya kutil onta' 1

Dilarang mengutip sebagian atau seluruh karya tulis ini tanpa mencantumkan dan menyebutkan sumber:



łak Cipta Dilindungi Undang-Undang

0

Ha

~ C

a

of Sultan Syarif Kasim Ria

DAFTAR RIWAYAT HIDUP

Nama Lengkap : Aulil Amri

Tempat/Tanggal Lahir : Sekeladi, 31 Juli 1998

Agama : Islam

Golongan Darah : B+

Anak ke : 4

Jumlah Saudara : 4

Alamat : Jl. Merpati Sakti No.97, Kelurahan Simpang Baru, Kecamatan

Tampan, Pekanbaru.

Email : 11651103437@students.uin-suska.ac.id

PENDIDIKAN

: SD Negeri 017 Sedinginan, Tanah Putih, Rokan Hilir 2004-2010

: SMP Negeri 1 Tanah Putih, Rokan Hilir 2010-2013

: SMA Negeri 1 Tanah Putih, Rokan Hilir 2013-2016

2016-2020 ## : Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau, Jurusan Teknik

Informatika

PENGALAMAN ORGANISASI

: Generasi Baru Indonesia (GenBI Riau) Divisi Informasi dan 2018-2019

Komunikasi (Infokom)

2018-2019 : Dewan Eksekutif Mahasiswa Fakultas Sains dan Teknologi Divisi

Dinas Pemuda dan Olahraga (DISPORA)

C-1