

BAB V

KESIMPULAN DAN SARAN

5.1 Kesimpulan

Berdasarkan penelitian yang telah dilakukan pada data tweet tentang penanggulangan bencana Gunung Merapi meletus tahun 2010 di Yogyakarta terkait kebutuhan khusus dimulai tanggal 26 September 2010 hingga 31 Desember 2010 dapat disimpulkan sebagai berikut

1. Berdasarkan data yang telah melalui proses klasifikasi menggunakan metode *Naïve Bayes Classifier* menunjukkan akurasi tertinggi yaitu 97.22%. Nilai akurasi ini lebih baik dibandingkan dengan metode Support Vector Machine dengan nilai yaitu 88.75%. Selain akurasi, nilai ROC dari rata-rata 0.995 yang menunjukkan metode *Naïve Bayes Classifier* dapat mengklasifikasi data dengan baik.
2. Berdasarkan sentimen masyarakat berdasarkan kategori dapat disimpulkan bahwa kategori yang memiliki sentimen positif tertinggi terdapat pada kebutuhan psikologi kategori pemulihan dengan jumlah 118 tweet yang menginformasikan bahwa kategori pemulihan sebagian telah tertangani dengan baik, dengan kata positif yaitu para relawan memberikan bantuan berupa pemulihan fisik

kepada korban serta upaya dalam melakukan pemulihan pendidikan dan pemulihan tani. Dibandingkan dengan sentimen negatif pada kebutuhan psikologi kategori psikolog memiliki nilai tertinggi dengan jumlah 96 tweet yang menginformasikan bahwa kategori psikolog belum tertangani dengan baik, dengan kata negatif yaitu para korban membutuhkan bimbingan konseling dari para psikolog dikarenakan banyak derita korban yang mengalami gangguan psikologis.

3. Berdasarkan interpretasi data dengan cara pemetaan, dapat disimpulkan bahwa lokasi Kabupaten Yogyakarta dan Kabupaten Klaten telah ditangani dengan baik seperti penanganan pendidikan dan penghiburan untuk para korban, dibuktikan dengan banyaknya jumlah sentimen positif pada kategori tersebut berupa pengimbauan sekolah, serta penghiburan bagi para korban bencana. Pada 3 kabupaten yaitu Kabupaten Sleman, Kabupaten Magelang, dan Kabupaten Boyolali masih belum ditangani dengan baik seperti penanganan kebutuhan balita dan lansia yang masih kekurangan asupan makanan, pakaian, obat-obatan, keperluan mandi dan tidur serta membutuhkan bantuan untuk memenuhi kebutuhan para balita dan lansia korban bencana dibuktikan dengan banyaknya sentimen negatif berupa meminta bantuan, serta laporan kekurangan kebutuhan tersebut.

5.2 Saran

Adapun beberapa saran yang disampaikan untuk pengembangan penelitian tentang analisis sentimen kebutuhan khusus bencana Gunung Merapi Yogyakarta menggunakan metode *Naïve Bayes Classifier* berdasarkan data Twitter adalah sebagai berikut :

1. Dari hasil penelitian ini masih ditemukan banyak sentimen netral yang terlihat pada kelas sentimen masyarakat terhadap bencana Gunung Merapi meletus 2010 di Yogyakarta dikarenakan kamus leksikon yang digunakan dalam penelitian masih belum lengkap. Diharapkan untuk penelitian selanjutnya untuk melengkapi lebih banyak kamus leksikon untuk menunjang penetapan kelas sentimennya. Hal ini dapat meningkatkan nilai akurasi yang didapat dalam proses klasifikasi.
2. Dari hasil penelitian ini masih menggunakan query yang cukup sedikit untuk mengumpulkan data. Diharapkan untuk menambahkan query lain agar data semakin lengkap untuk penelitian selanjutnya.

DAFTAR PUSTAKA

- BADAN NASIONAL PENANGGULANGAN BENCANA. (2008). Pedoman Penyusunan Rencana Penanggulangan Bencana.
- Buntoro, G. A. (2017). Analisis Sentimen Calon Gubernur DKI Jakarta 2017 Di Twitter, 2(1), 32-41.
- Bustami. (2014). Penerapan Algoritma Naive Bayes untuk Mengklasifikasi Data Nasabah Asuransi. *Jurnal Penelitian Teknik Informatika Universitas Ahmad Dahlan (TECHSI)*.
- Defiyanti, S. (2015). Integrasi Metode Klasifikasi Dan Clustering dalam Data Mining, (January), 39-44.
- Effendi, Q. (2015). Rancang Bangun Sistem Informasi Klasifikasi Status Gunung Berapi Menggunakan Metode Naive Bayes Classifier.
- Fachrurrozi, M. (2016). Sosial Menggunakan Metode Support, (June).
- Fillah, A. S., & Fedryansyah, M. (n.d.). Program Penanggulangan Bencana Oleh Disaster Management Center (Dmc) Dompet Dhuafa.
- Frank, E., Hall, M. A., & Witten, I. H. (2016). Workbench.
- Gorunescu, F. (2011). *Data Mining: Concepts and Techniques*. Elsevier (Vol. 12).
- <https://doi.org/10.1007/978-3-642-19721-5>

- Handayani, F., & Pribadi, S. (2015). Implementasi Algoritma Naive Bayes Classifier dalam Pengklasifikasian Teks Otomatis Pengaduan dan Pelaporan Masyarakat melalui Layanan Call Center 110, 7(1).
- Informasi, J. S., & Informatika, J. T. (2005). 2 2 1, 2, 2-4.
- Jember. (2009). No Title, (1310652051), 1-6.
- Nirmalawati. (2011). Pembentukan konsep diri pada siswa pendidikan dasar dalam memahami mitigasi bencana. *Jurnal SMARTek*, 9(1), 61-69.
- Novantirani, A., Sabariah, M. K., & Effendy, V. (2015). Analisis Sentimen pada Twitter untuk Mengenai Penggunaan Transportasi Umum Darat Dalam Kota dengan Metode Support Vector Machine, 2(1), 1-7.
- Nurrun & Paulus. (2016). STUDI LITERATUR TENTANG PERBANDINGAN METODE UNTUK PROSES, 2016(Sentika), 18-19.
- Pamungkas, D. S., Setiyanto, N. A., & Dolphina, E. (2015). Analisis Sentiment Pada Sosial Media Twitter Menggunakan Naive Bayes Classifier Terhadap Kata Kunci "Kurikulum 2013'',," 14(4), 299-314.
- Parveen, H., & Pandey, S. (2017). Sentiment analysis on Twitter Data-set using Naive Bayes algorithm. *Proceedings of the 2016 2nd International Conference*

on Applied and Theoretical Computing and Communication Technology, ICATcCT 2016, 416-419.

<https://doi.org/10.1109/ICATCCT.2016.7912034>

Pratama, A. (2010). 1. Pendahuluan, 4(100), 4-20.

Recovery, G. N. on. (2009). No Title.

Rosandy, T. (2016). PERBANDINGAN METODE NAIVE BAYES CLASSIFIER DENGAN METODE DECISION TREE (C4 . 5) UNTUK MENGANALISA KELANCARAN PEMBIAYAAN (Study Kasus : KSPPS / BMT AL-FADHILA). *Jurnal TIM Darmajaya*, 02(01), 52-62.

Rozi, I. F., Hadi, S., & Achmad, E. (2012). Implementasi Opinion Mining (Analisis Sentimen) untuk Ekstraksi Data Opini Publik pada Perguruan Tinggi, 6(1), 37-43.

Sarjana, P. S., Statistika, D., Matematika, F., Ilmu, D. A. N., & Alam, P. (2017). ANALISIS SENTIMEN PENGGUNA TWITTER JAKARTA DENGAN METODE NAÏVE BAYESIAN CLASSIFICATION DAN SUPPORT VECTOR MACHINE JAKARTA DENGAN METODE NAÏVE BAYESIAN MACHINE.

Sartika, D., Sensuse, D. I., Indo, U., Mandiri, G., & Komputer, F. I. (2017). Perbandingan Algoritma Klasifikasi Naive Bayes , Nearest Neighbour , dan Decision Tree pada Studi Kasus Pengambilan Keputusan Pemilihan Pola Pakaian. *Jurnal Teknik Informatika Dan Sistem Informasi (JATISI)*, 1(2), 151-161.

Selvia Lorena Br Ginting, R. P. T. (2014). Penggunaan

- Metode Naïve Bayes Classifier Pada Aplikasi Perpustakaan. *Expert Systems with Applications*, 1-7.
- Setyani, N. I., Sri Hastjarjo, & Nora Nailul Amal. (2013). Penggunaan Media Sosial Sebagai Sarana Komunikasi bagi Komunitas. *Komunikasi*, 1-17. Retrieved from
<https://abdulkaharkimia.files.wordpress.com/2013/12/jurnal-novia-ika.pdf>
- Wayan, N., & Saraswati, S. (2013). NAÏVE BAYES CLASSIFIER DAN SUPPORT VECTOR MACHINES UNTUK SENTIMENT ANALYSIS, 2-4.
- Zega, S. A. (2014). Penggunaan Pohon Keputusan untuk Klasifikasi Tingkat Kualitas Mahasiswa Berdasarkan Jalur Masuk Kuliah, 7-13.
- Zuhri, F. N., Alamsyah, A., Si, S., & Sc, M. (2017). Menggunakan Naive Bayes Classifier Di Forum Kaskus Public Sentiment Analysis of Smartfren Brand Using Naive Bayes Classifier on Kaskus Forum, 4(1), 242-251.

LAMPIRAN

1. Data Set

1.1 Data Mentah

ID	username	Status	tanggal	retweet
1	tribunjogja	Sleman Tidak Tangani Pemulihan Infrastruktur Merapi http://bit.ly/fVfzJK	Thu Dec 30 13:6	
2	berita_rmol	Anak-anak di Lereng Merapi Butuh Recovery Pendidikan: Upaya pemulihan kondisi (recovery) korban erupsi Gunung Merapi	Wed Dec 29 17:2	
3	serunai61	Hey...have you ever tried, really reaching out to the other side... (Bread). Bantu SERUNAI utk pemulihan #Merapi-Mentawai	Tue Dec 28 17:4	
4	tweetDPR	[news] KOMISI IX DPR USULKAN PROGRAM KESEHATAN: Program pemulihan pasca erupsi merapi akan diajukan ke pro... I Mon Dec 27 09:0		
5	KlaProject	I posted 5 photos on Facebook in the album "Bantuan Pemulihan Ekonomi akibat Erupsi Merapi - 22 Des 2010" http://fb.r/Sat Dec 25 23:4		
6	serunai61	Compassion is a two way street-.Frank Capra. YUK ulurkan tangan utk pemulihan #Merapi-Mentawai, SERUNAI. http://w/Sat Dec 25 10:0		
7	yoeilian	Yup kiatan Gagah&Tenang); Aggal pemulihan pasca bencana.. re: #Merapi RT @ratna_pramulia	Fri Dec 24 18:18	
8	kabartimlo	Pemulihan Lereng #Merapi, Pemkab Klaten Berencana Tanam Ribu Pohon http://bit.ly/eV8v8w	Fri Dec 24 16:00	
9	serunai61	PAMERAN POSTER SERUNAI U PEMULIHAN #MERAPI via Twitter&FB http://serunaiku.blogspot.com/p/galeri-poster.html	Thu Dec 23 12:5	
10	idfwu	OkeZone - Aktual : Pemulihan Wisata Kalirung Butuh Waktu 6 Bulan: Pascaerupsi Merapi, sektor pariwisata K... http://ti/Thu Dec 23 00:0		
11	amat_govid	KOMISI IX DPR USULKAN PROGRAM KESEHATAN: Program pemulihan pasca erupsi merapi akan diajukan ke program Re... Mon Dec 27 09:		
12	MerapiNews	RT @kabartimlo: Pemulihan Lereng #Merapi, Pemkab Klaten Berencana Tanam Ribuan Pohon http://bit.ly/eV8v8w	Fri Dec 24 16:56	
13	hardjo_pawiro	Pemulihan Wisata Kalirung Butuh Waktu 6 Bulan: Pascaerupsi Merapi, sektor pariwisata Kalirung, Sleman, Yogyakarta.. h	Wed Dec 22 23:23	
14	herrukusuma	RT @serunai61: DUKUNG TIMNAS CETAK GOL, DUKUNG JUGA PEMULIHAN #MERAPI-MENTAWAI. Support SERUNAI! http://	Wed Dec 22 21:21	
15	aryahave	via @Jalinmerapi Mohon Dukungan Pemulihan Ekonomi, Fasilitas Pendidikan & t4 ibadah Klik #merapi [Kec Nglu">http://bit.ly/fyIIQI">#merapi [Kec Nglu	Wed Dec 22 18:	
16	jalinmerapi	Mohon Dukungan: Pemulihan Ekonomi, Fasilitas Pendidikan & Tempat Ibadah Klik #merapi [Kec Nglu">http://bit.ly/fyIIQI">#merapi [Kec Nglu	Wed Dec 22 17:	
17	serunai61	SUPPORT TIMNAS KITA, DUKUNG JUGA PEMULIHAN #MERAPI-MENTAWAI. Support SERUNAI! http://www.serunaiku.blog	Wed Dec 22 16:	
18	serunai61	There is no exercise better for the heart than reaching down and lifting people up."John Andrew Holmes.SERUNAI U PEM	Wed Dec 22 09:	
19	polindonetwor	Pertamina Peduli, Bantu Pemulihan Korban Merapi http://fb.me/yDaYphb	Tue Dec 21 16:3	
20	tribunnews	Pertamina Bantu Pemulihan Korban Letusan Merapi http://bit.ly/fBfLqu	Tue Dec 21 10:4	
21	dinadiinnaa	@AbiChino ttg merapi dr mulai erupsi sampai dampak sama pemulihannya yg terjadi setelah erupsi ketone	Tue Dec 21 00:2	
22	VHRmedia	Pemulihan hutan #Merapi butuh waktu 50 tahun. http://bit.ly/ihuk4f	Mon Dec 20 11:	
23	marilest	Mohon doanya ya.. RT @marilest [RT @jalinmerapi] Tanggap Darurat blm usai. Dukung pemulihan kehidupan warga lereng #Merapi & banjaran #Kali. Cek situasi sosial di ht	Mon Dec 20 08:	
24	jalinmerapi	Tanggap Darurat blm usai. Dukung pemulihan kehidupan warga lereng #Merapi & banjaran #Kali. Cek situasi sosial di ht	Mon Dec 20 07:	
25	maryam_karpo	Body tak mau kompromi, sementara sabtu minggu ini batal ikut team relawan pemulihan Merapi. Buat tmn2 kntor, selan	Sat Dec 18 06:2	

1.2 Data Bersih (Stopword Removal + Pelabelan)

A	C	D	E	F	G	H	I
1 text	class						
2 sleman tangan pemulihan infrastruktur merapi	positif						
3 anak anak lereng merapi butuh recovery pendidikan upaya pemulihan kondisi recovery korban erupsi gunung	negatif						
4 hey ever tried really reaching side bread bantu serunai utk pemulihan merapi tawa	positif						
5 news komisi ixdr usul program sehat program pemulihan pasca erupsi merapi aju pro	positif						
6 posted photos facebook album bantu pemulihan ekonomi akibat erupsi merapi des	positif						
7 compassion two way street frank capra yuk ulur tangan utk pemulihan merapi tawa serunai	positif						
8 yup kiatan gagah tenang tggal pemulihan pasca bencana re merapi rt ratna pramulia	positif						
9 pemulihan lereng merapi pemkab klaten rencana tanam ribu pohon	netral						
10 pamer poster serunai u pemulihan merapi via twitter fb	positif						
11 okezone aktual pemulihan wisata kalirung butuh pascaerupsi merapi sektor pariwisata k	netral						
12 komisi ixdr usul program sehat program pemulihan pasca erupsi merapi aju program re	positif						
13 rt kabartimlo pemulihan lereng merapi pemkab klaten rencana tanam ribu pohon	netral						
14 pemulihan wisata kalirung butuh pascaerupsi merapi sektor pariwisata kalirung sleman yogyakarta	netral						
15 rt serunai dukung timnas cetak gol dukung pemulihan merapi tawa support serunai	positif						
16 via jalinmerapi mohon dukung pemulihan ekonomi fasilitas pendidikan t ibadah klik merapi kec ngluar magelang	negatif						
17 mohon dukung pemulihan ekonomi fasilitas pendidikan ibadah klik merapi kec ngluar magelang	negatif						
18 support timnas dukung pemulihan merapi tawa support serunai fb serunai nusantara	positif						
19 exercise better heart reaching lifting people john andrew holmes serunai u pemulihan merapi tawa	positif						
20 pertamina peduli bantu pemulihan korban letus merapi	positif						
21 pertamina bantu pemulihan korban letus merapi	positif						
22 abichino ttg merapi dr erupsi dampak pemulihan yg erupsi toke	netral						
23 pemulihan hutan merapi butuh	netral						

2. Stopword Indonesia

ada	dimisalkan	maupun	seharusnya
adalah	dimulai	melainkan	sehingga
adanya	dimulailah	melakukan	seingat
adapun	dimulainya	melalui	sejak
agak	dimungkinkan	melihat	sejauh
agaknya	dini	melihatnya	sejenak
agar	dipastikan	memang	sejumlah
akan	diperbuat	memastikan	sekadar
akankah	diperbuatnya	memberi	sekadarnya
akhir	dipergunakan	memberikan	sekali
akhiri	diperkirakan	membuat	sekali-kali
akhirnya	diperlihatkan	memerlukan	sekalian
aku	diperlukan	memihak	sekaligus
akulah	diperlukannya	meminta	sekalipun
amat	dipersoalkan	memintakan	sekarang
amatlah	dipertanyakan	memisalkan	sekecil
anda	dipunyai	memperbuat	seketika
andalah	diri	mempergunakan	sekiranya
antar	dirinya	memperkirakan	sekitar
antara	disampaikan	memperlihatkan	sekitarnya
antaranya	disebut	mempersiapkan	sekurang-kurangnya
apa	disebutkan	mempersoalkan	sekurangnya
apaan	disebutkannya	mempertanyakan	sela
apabila	disini	mempunyai	selagi
apakah	disinilah	memulai	selain
apalagi	ditambahkan	memungkinkan	selaku
apatah	ditandaskan	menaiki	selalu
artinya	ditanya	menambahkan	selama
asal	ditanyai	menandaskan	selama-lamanya
asalkan	ditanyakan	menanti	selamanya
atas	ditegaskan	menanti-nanti	selanjutnya
atau	ditujukan	menantikan	seluruh
ataukah	ditunjuk	menanya	seluruhnya
ataupun	ditunjuki	menanyai	semacam
awal	ditunjukkan	menanyakan	semakin
awalnya	ditunjukkannya	mendapat	semampu
bagai	ditunjuknya	mendapatkan	semampunya
bagaikan	dituturkan	mendatang	semasa
bagaimana	dituturkannya	mendatangi	semasih
bagaimanakah	diucapkan	mendatangkan	semata

bagaimanapun	diucapkannya	menegaskan	semata-mata
bagi	diungkapkan	mengakhiri	semaunya
bagian	dong	mengapa	sementara
bahkan	dua	mengatakan	semisal
bawa	dulu	mengatakannya	semisalnya
bawasanya	empat	mengenai	sempat
baik	enggak	mengerjakan	semua
bakal	enggaknya	mengetahui	semuanya
bakalan	entah	menggunakan	semula
balik	entahlah	menghendaki	sendiri
banyak	guna	mengibaratkan	sendirian
bapak	gunakan	mengibatkannya	sendirinya
baru	hal	mengingat	seolah
bawah	hampir	mengingatkan	seolah-olah
beberapa	hanya	menginginkan	seorang
begini	hanyalah	mengira	sepanjang
beginian	hari	mengucapkan	sepantasnya
beginikah	harus	mengucapkannya	sepantasnyalah
beginilah	haruslah	mengungkapkan	seperlunya
begitu	harusnya	menjadi	seperti
begitukah	hendak	menjawab	sepertinya
begitulah	hendaklah	menjelaskan	sepihak
begitupun	hendaknya	menuju	sering
bekerja	hingga	menunjuk	seringnya
belakang	ia	menunjuki	serta
belakangan	ialah	menunjukkan	serupa
belum	ibarat	menunjuknya	sesaat
belumlah	ibaratkan	menurut	sesama
benar	ibaratnya	menuturkan	sesampai
benarkah	ibu	menyampaikan	sesegeara
benarlah	ikut	menyangkut	sese kali
berada	ingat	menyatakan	seseorang
berakhir	ingat-ingat	menyebutkan	sesuatu
berakhirlah	ingin	menyeluruh	sesuatunya
berakhirnya	inginkah	menyiapkan	sesudah
berapa	inginkan	merasa	sesudahnya
berapakah	ini	mereka	setelah
berapalah	inikah	merekalah	setempat
berapapun	inilah	merupakan	setengah
berarti	itu	meski	seterusnya
berawal	itukah	meskipun	setiap

3. Kutipan Kamus SensiStrength

Kata	Bobot
abadi	5
absen	-3
abu-abu	-1
acuh	4
adil	5
aduh	-2
agresi	-5
aib	-5
ajaib	3
ajar	4
akal	4
alasan	-2
alibi	-4
alien	-1
aman	4
ambigu	-3
ambisi	-2
amoral	-5
anarki	-5
anarkis	-5
ancaman	-5

aneh	-2
anggun	4
angkuh	-5
anjing	-4
anomali	-3
antagoni	-4
anti-sosial	-4
antipati	-5
apes	-4
api	-1

4. Kode Cleansing

```

setwd("D:/")
mydata <- read.csv(file.choose(), header = T)
class(mydata)
library("NLP")
library("tm")
df   <- do.call("rbind", lapply(mydata$status,
as.data.frame))
df <- sapply(df, function(row) iconv(row, "latin1",
"ASCII", sub=""))
#menghapus url
df=gsub("http[[:alnum:][:punct:]]*", "", df)

#menghapus url
df=gsub("www[[:alnum:][:punct:]]*", "", df)

```

```
#menghapus angka kombinasi huruf  
df=gsub("[^0-9A-Za-z///' ]", " ", df)  
  
#menghapus angka  
df=gsub("[0-9]", " ", df)  
  
df=gsub("[^[:alnum:]]", " ", df)  
  
df <- stripWhitespace(df)  
df <- tolower(df)  
  
write.table(df,  
            file="cleansing.csv", sep=",", row.names=F)  
getwd()
```

5. Kode Stopword Removal

```
#Stopwords Custom  
  
#import library text mining  
library(NLP)  
library(tm)  
  
#read data custom stopword  
Custom_stopword <- read.csv(file.choose(), header  
= FALSE)  
  
#mengubah menjadi karakter
```

```
stopword_custom <-  
as.character(Custom_stopword$V1)  
  
#mengganti stopword bawaan dengan custom stopword  
stopword_terbaru <- c(stopword_custom,  
stopwords())  
  
#read data training  
hasil <- read.csv(file.choose(), header = T)  
  
#mengubah menjadi vektor  
corpus <- iconv(hasil$X..i..., to = "UTF-8")  
corpus <- Corpus(VectorSource(corpus))  
  
#eksekusi stopword  
cleanset <- tm_map(corpus, removeWords,  
stopword_terbaru)  
cleanset <- tm_map(cleanset, stripWhitespace)  
  
#ubah ke data frame  
dataframe <- data.frame(text=sapply(cleanset,  
identity),  
stringsAsFactors=F)  
  
#save ke csv  
write.table(dataframe,  
file="stopword1.csv", sep=", ", row.names=F)
```

6. Kode SentiStrength

```
import re
from collections import OrderedDict
import numpy as np

class sentistrength:
    def __init__(self, config=dict()):
        self.negasi = [line.replace('\n','') for
line
open("negatingword.txt").read().splitlines()]
        self.tanya = [line.replace('\n','') for
line
open("questionword.txt").read().splitlines()]
        #create sentiment words dictionary
        self.sentiwords_txt =
[line.replace('\n','').split(":") for line in
open("sentiwords_id.txt").read().splitlines()]
        self.sentiwords_dict = OrderedDict()
        for term in self.sentiwords_txt:
            self.sentiwords_dict[term[0]] =
int(term[1])
        #create emoticon dictionary
        self.emoticon_txt =
[line.replace('\n','').split(" | ") for line in
open("emoticon_id.txt").read().splitlines()]
        self.emoticon_dict = OrderedDict()
```

```
        for term in self.emoticon_txt:
            self.emoticon_dict[term[0]] = int(term[1])
            #create idioms dictionary
            self.idioms_txt = [line.replace('\n','').split(":") for line in open("idioms_id.txt").read().splitlines()]
            self.idioms_dict = OrderedDict()
            for term in self.idioms_txt:
                self.idioms_dict[term[0]] = int(term[1])
                #create boosterwords dictionary
                self.boosterwords_txt = [line.replace('\n','').split(":") for line in open("boosterwords_id.txt").read().splitlines()]
                self.boosterwords_dict = OrderedDict()
                for term in self.boosterwords_txt:
                    self.boosterwords_dict[term[0]] = int(term[1])
                    self.negation_conf = config["negation"]
                    self.booster_conf = config["booster"]
                    self.ungkapan_conf = config["ungkapan"]
                    self.consecutive_conf = config["consecutive"]
                    self.repeated_conf = config["repeated"]
                    self.emoticon_conf = config["emoticon"]
                    self.question_conf = config["question"]
                    self.exclamation_conf = config["exclamation"]
```

```
    self.punctuation_conf =  
config["punctuation"]  
    self.mean_conf = False  
  
def senti(self, term):  
    try:  
        return self.sentiwords_dict[term]  
    except:  
        return 0  
  
def emosikon(self, term):  
    try:  
        return self.emoticon_dict[term]  
    except:  
        return 0  
  
def ungkapan(self, term):  
    try:  
        return self.idioms_dict[term]  
    except:  
        return 0  
  
def booster(self, term):  
    try:  
        return self.boosterwords_dict[term]  
    except:  
        return 0
```

```

def cek_negationword(self, prev_term,
prev_term2):
    #jika kata sebelumnya (index-1) adalah kata negasi, negasikan nilai -+nya
    if prev_term in self.negasi or prev_term2+""
"+prev_term in self.negasi:
        # print prev_term
        self.score = -abs(self.score) if
self.score>0 else abs(self.score)

def cek_boosterword(self,term):
    booster_score = self.booster(term)
    if booster_score !=0 and self.score>0:
        self.score += booster_score
    if booster_score !=0 and self.score<0:
        self.score -= booster_score

def cek_consecutive_term(self, prev_term):
    if self.prev_score>0 and self.score >=3:
        self.score+=1
    if self.prev_score<0 and self.score <=-3:
        self.score-=1

def cek_ungkapan(self, bigram,trigram, i):
    bigram = ' '.join(bigram)
    trigram = ' '.join(trigram)
    ungkapan_score = self.ungkapan(bigram)
    if ungkapan_score==0:

```

```

ungkapan_score = self.ungkapan(trigram)
if ungkapan_score!=0:
    self.score = ungkapan_score
    self.prev_score = 0
    self.pre_max_pos[i-1] = 1
    self.pre_max_neg[i-1] = -1
    self.max_pos = self.pre_max_pos[i-2]
    #if len(self.pre_max_pos)>1 else 1
    self.max_neg = self.pre_max_neg[i-2]
    #if len(self.pre_max_neg)>1 else -1
    self.sentence_score[i-1] =
re.sub(r'\[\d\]', '', self.sentence_score[i-1])

def cek_repeated_punctuation(self, next_term):
    if re.search(r'!{2,}', next_term) and
self.score >=3: self.score+=1
    if re.search(r'!{2,}', next_term) and
self.score <=-3: self.score-=1

def remove_extra_repeated_char(self, term):
    return re.sub(r'([A-Za-
z])\1{2,}', r'\1', term)

def plural_to_singular(self, term):
    return re.sub(r'([A-Za-z]+)\-\1',
r'\1', term)

def classify(self):
    result = "neutral"
    try:

```

```
if self.mean_conf:  
    mean_p = np.mean(self.mean_pos)  
    mean_n = np.mean(self.mean_neg)  
    print (mean_p, mean_n)  
    if mean_p > mean_n:  
        result = "positive"  
    elif mean_p < mean_n and not  
        self.is_tanya:  
        result = "negative"  
    elif mean_p < mean_n and  
        self.is_tanya:  
        result = "neutral"  
    else:  
        if abs(self.sentences_max_pos) >  
            abs(self.sentences_max_neg):  
            result = "positive"  
        elif abs(self.sentences_max_pos) <  
            abs(self.sentences_max_neg):  
            result = "negative"  
        elif abs(self.sentences_max_pos)  
            == abs(self.sentences_max_neg):  
            result = "neutral"  
    except:  
        print("error ",self.sentences_max_pos,  
              self.sentences_max_neg)  
    return result  
def cek_neutral_term(self,terms,i):  
    if terms[i-1] in self.neutral_term or  
        terms[i+1] in self.neutral_term: self.score=1
```

```

def main(self,sentence):
    self.neutral_term = ['jika','kalau']
    sentences = sentence.split('.')
    self.sentences_max_neg = -1
    self.sentences_max_pos = 1
    self.sentences_score = []
    self.sentences_text = []
    for sentence in sentences:
        self.max_neg = -1
        self.max_pos = 1
        self.mean_neg = [1]
        self.mean_pos = [1]
        self.sentence_score=[]
        terms = sentence.split()
        # terms = re.split(r'[\s,.]',sentence)
        terms_length = len(terms)
        self.is_tanya = False
        self.sentence_text = ''
        # print self.max_pos, self.max_neg
        #SEMUA KALIMAT YANG MEMILIKI TANDA SERU
        MEMILIKI +ve minimal 2
        if      self.exclamation_conf      and
re.search('!',sentence): self.max_pos = 2
        self.prev_score = 0
        self.pre_max_pos = []
        self.pre_max_neg = []
        for i,term in enumerate(terms):
            # repeated_term = ''

```

```
is_extra_char = False
plural = ''
self.score = 0
#       if      re.search(r' [A-Za-z\-\.\.]+\',term):
#           print term
if re.search(r' ([A-Za-z])\1{3,}',term):
    is_extra_char = True
    # repeated_term =term
    term
self.remove_extra_repeated_char(term)
if re.search(r' ([A-Za-z]+)\-\1',term):
    plural = term
    term
self.plural_to_singular(term)
#GET SENTI SCORE#
self.score = self.senti(term)
#   print   "senti score",term,
self.score

#NEGATION HANDLER#
if self.negative_conf and
self.score !=0 and
i>0:self.cek_negationword(terms[i-1],terms[i-2])
#   print   "negation score",term,
self.score
```

```

#BOOSTERWORD HANDLER#
    if      self.booster_conf      and
self.score !=0 and i>0 and i<=(terms_length-
1):self.cek_boosterword(terms[i-1])
        if      self.booster_conf      and
self.score !=0 and i>=0 and i<(terms_length-
1):self.cek_boosterword(terms[i+1])
        # print      "booster score",term,
self.score

#IDIOM/UNGKAPAN HANDLER#
    if self.ungkapan_conf and i>0 and
i<=(terms_length-1):self.cek_ungkapan([terms[i-
1],term],[terms[i-2],terms[i-1],term],i)
        # if self.ungkapan_conf and i>=0
and                                         i<(terms_length-
1):self.cek_ungkapan([term,terms[i+1]])
        # print      "idiom score",term,
self.score

#CONSECUTIVE SENTIMENT WORD#
    if self.consecutive_conf and i>0
and      i<=(terms_length-1)      and      self.score
!=0:self.cek_consecutive_term(terms[i-1])
        # print      "consecutive score",term,
self.score

#+1 SENI SCORE IF REPEATED CHAR ON
POSITIVE/NEGATIVE +2 IF NEUTRAL TERM

```

```

                if      self.repeated_conf      and
is_extra_char==True      and      self.score>0:
self.score+=1

                if      self.repeated_conf      and
is_extra_char==True and self.score<0: self.score-
=1

                if      self.repeated_conf      and
is_extra_char==True      and      self.score==0:
self.score=2

# print "repeat char score", term,
self.score

                if self.punctuation_conf and i>=0
and
i<(terms_length-1):
self.cek_repeated_punctuation(terms[i+1])

# CEK APAKAH TERDAPAT KATA TANYA
if self.question_conf and (term in
self.tanya or re.search(r'\?',term)):self.is_tanya
= True

# CEK neutral term
if  self.score!=0  and  i>1  and
i<(terms_length-2): self.cek_neutral_term(terms,i)

#  if  self.score!=0  and  i>0  and
i<(terms_length-4): self.cek_neutral_term(terms,i)

                if      self.emoticon_conf      and
self.score==0: self.score = self.emosikon(term)

self.prev_score = self.score
if      self.mean_conf      and
self.score>0: self.mean_pos.append(self.score)

```

```

        if          self.mean_conf      and
self.score<0:
    self.mean_neg.append(abs(self.score))
        #GET MAX SCORE +ve/-ve
    self.max_pos=      self.score      if
self.score > self.max_pos else self.max_pos
    self.max_neg=      self.score      if
self.score < self.max_neg else self.max_neg
        #insert score info current term

self.pre_max_pos.append(self.max_pos)

self.pre_max_neg.append(self.max_neg)
        #      print      self.pre_max_pos,
self.pre_max_neg
        if plural !='': term = plural
        self.sentence_text      +=
{}'.format(term)
        if  self.score  !=  0:term  =  "{}"
[{}].format(term, self.score)
        self.sentence_score.append(term)

self.sentences_text.append(self.sentence_text)
        self.sentences_score.append(""
.join(self.sentence_score))

if self.is_tanya:
    self.max_neg = -1

```

```

        self.sentences_max_pos = self.max_pos
        if self.max_pos > self.sentences_max_pos else
        self.sentences_max_pos

        self.sentences_max_neg = self.max_neg
        if self.max_neg < self.sentences_max_neg else
        self.sentences_max_neg

        # print self.sentences_max_pos,
        self.sentences_max_neg

        sentence_result = self.classify()
        # print self.sentences_text
        #return {"classified_text":".
        ".join(self.sentences_score), "RESULT" : :
        ":self.sentences_max_pos+self.sentences_max_neg
        , "tweet_text":".
        ".join(self.sentences_text), "sentence_score":self
        .sentences_score, "max_positive":self.sentences_ma
        x_pos, "max_negative":self.sentences_max_neg, "kela
        s":sentence_result}

        return {"RESULT" : :
        self.sentences_max_pos + self.sentences_max_neg,
        "max_positive":
        self.sentences_max_pos,
        "max_negative":
        self.sentences_max_neg,
        "kelas": sentence_result}
        #
        return {"text" : :
        ".join(self.sentence_score) , "sentimen":
        sentence_result}

```

```

# return{sentence_result}

config = dict()
config["negation"] = True
config["booster"] = True
config["ungkapan"] = True
config["consecutive"] = True
config["repeated"] = True
config["emoticon"] = True
config["question"] = True
config["exclamation"] = True
config["punctuation"] = True
senti = sentistrength(config)

list1= ['agnezmo22222 malas dan jelek sekali tetapi
lintah darat :)', 'Maafkan aku Ham, aku udah bener-
bener gak bisa sama kamu, aku tuh udah terlanjur
mencintai dia, bahkan lebih dari cinta aku ke kamu,
maaf', 'Aku benar-benar mencintaimu tapi tidak suka
adik dingin Anda'];

list2=[line.strip() for line in
open("D:/testhasil.txt", 'r')]; #E:/00.

SKRIPSIIIIIIIIIIIIIIIIIII
FIIXXXXXXXXXXXX/program/DATA/novdesss1.txt

#print senti.main("agnezmo malas dan jelek sekali
tetapi lintah darat :)")

#print senti.main("Maafkan aku Ham, aku udah bener-
bener gak bisa sama kamu, aku tuh udah terlanjur
mencintai dia, bahkan lebih dari cinta aku ke kamu,
maaf ")

```

```
#print senti.main("Aku benar-benar mencintaimu
tapi tidak suka adik dingin Anda.")
for p in list2: print(senti.main(p))
```

```
#print senti.main(list1)
```

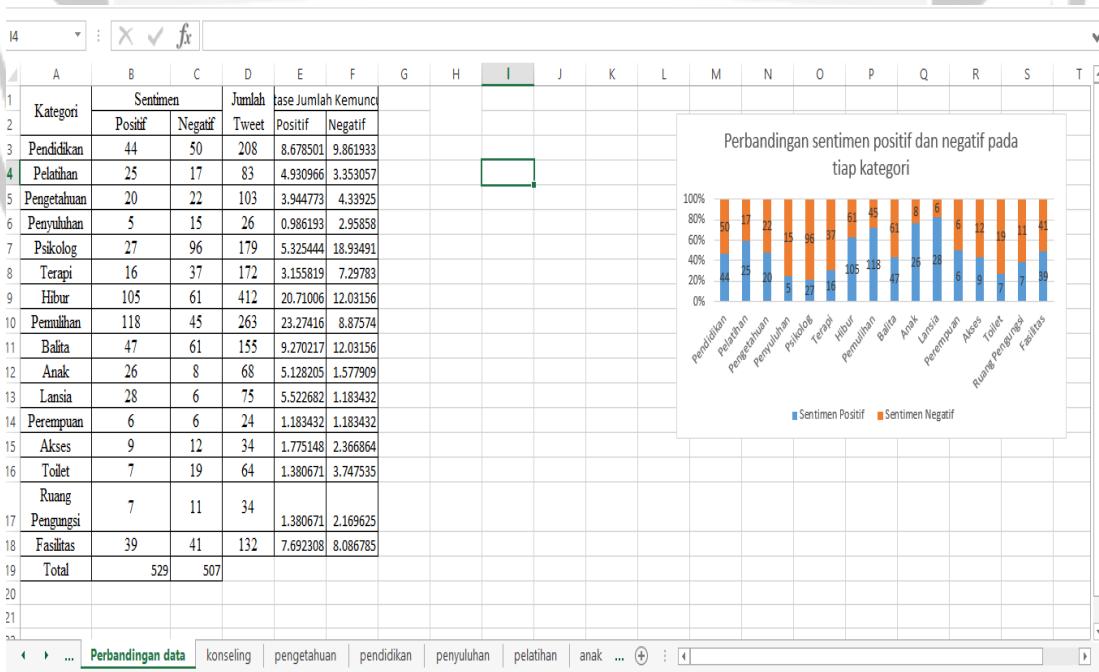
7. Hasil SentiStrength

A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N	O	P	Q	R	S	T	U
1	Result	Max Posit	Max Negat	Class	Kebutuhan	Kategori														
2	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
3	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
4	-2	1	-3	negative	psikologi	pemulihan														
5	1	2	-1	positive	psikologi	pemulihan														
6	3	4	-1	positive	psikologi	pemulihan														
7	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
8	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
9	3	4	-1	positive	psikologi	pemulihan														
10	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
11	-3	1	-4	negative	psikologi	pemulihan														
12	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
13	3	4	-1	positive	psikologi	pemulihan														
14	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
15	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
16	2	3	-1	positive	psikologi	pemulihan														
17	4	5	-1	positive	psikologi	pemulihan														
18	4	5	-1	positive	psikologi	pemulihan														
19	2	3	-1	positive	psikologi	pemulihan														
20	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														
21	1	4	-3	positive	psikologi	pemulihan														
22	-2	1	-3	negative	psikologi	pemulihan														
23	0	1	-1	neutral	psikologi	pemulihan														

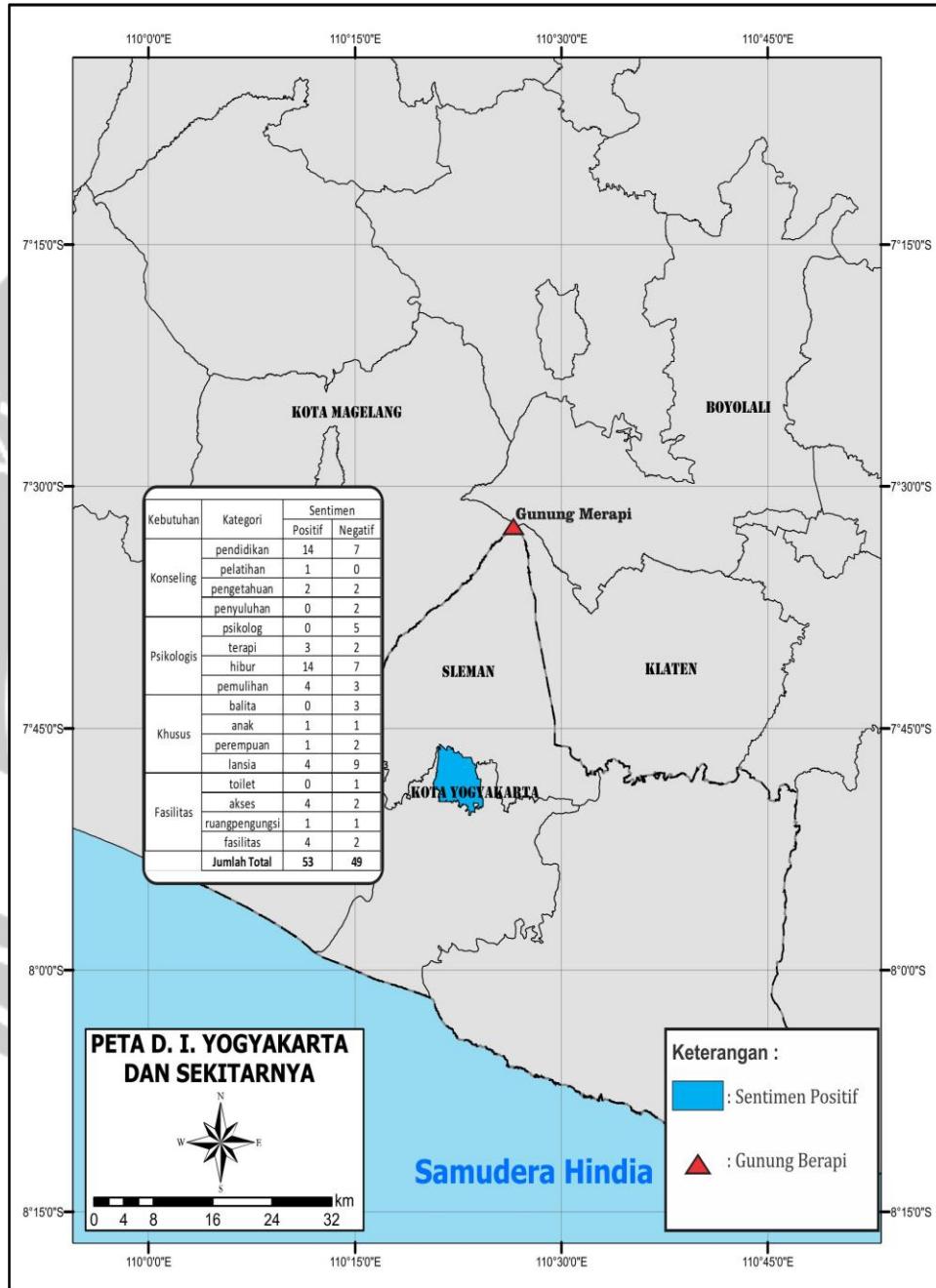
lexicon

8. Data Kebutuhan Khusus tiap Kategori

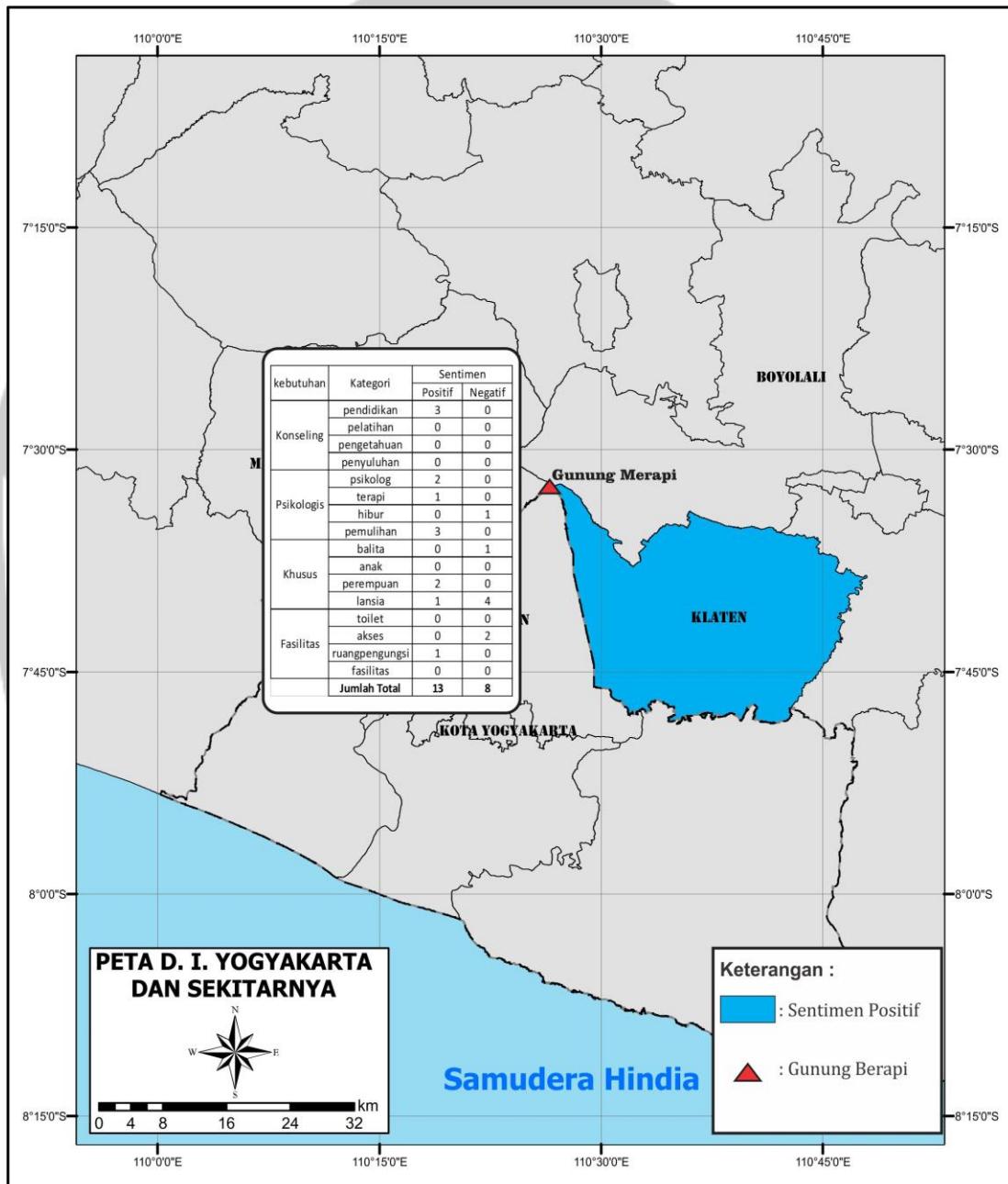
9. Data Kebutuhan Khusus tiap lokasi



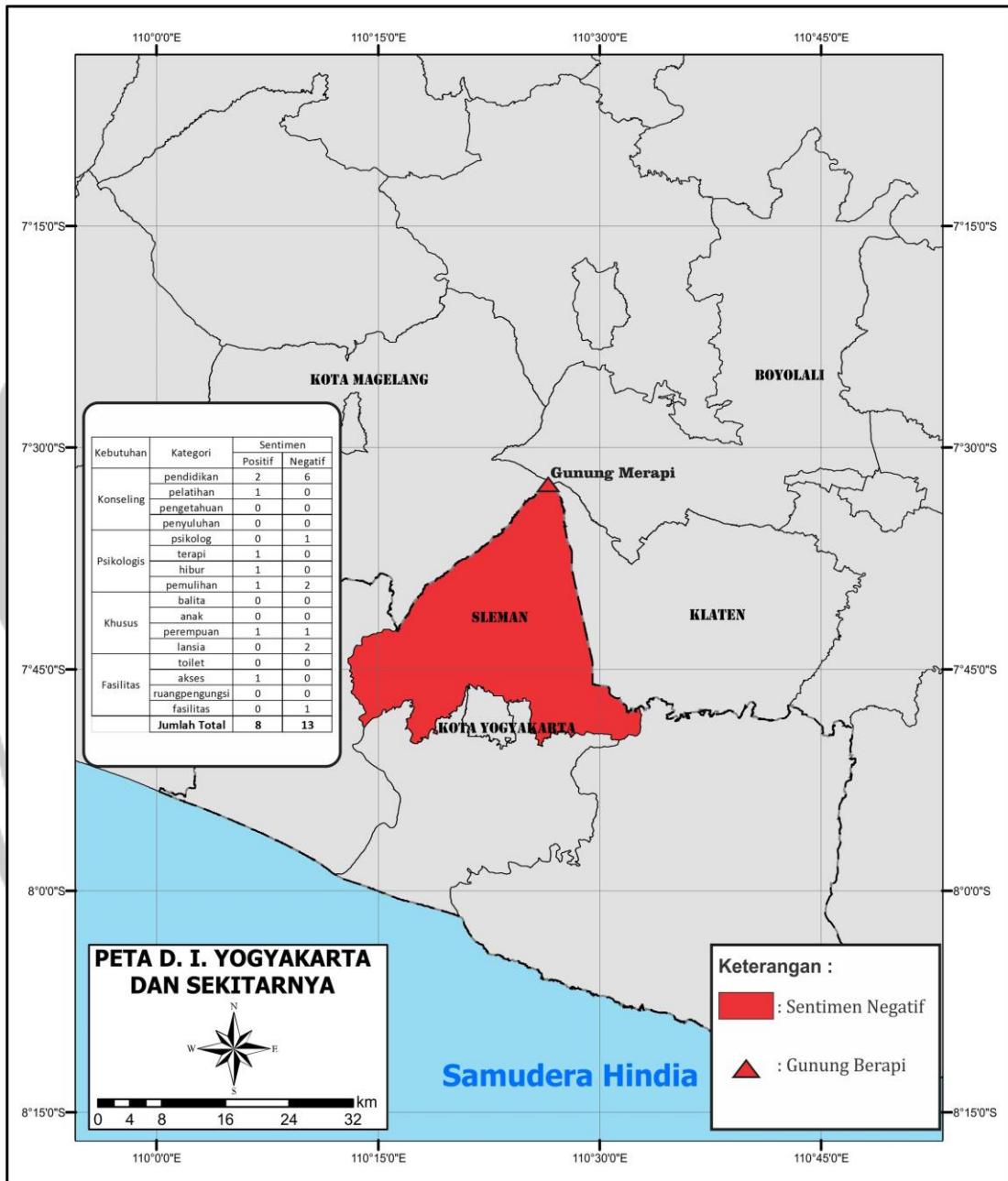
10. Kabupaten Yogyakarta



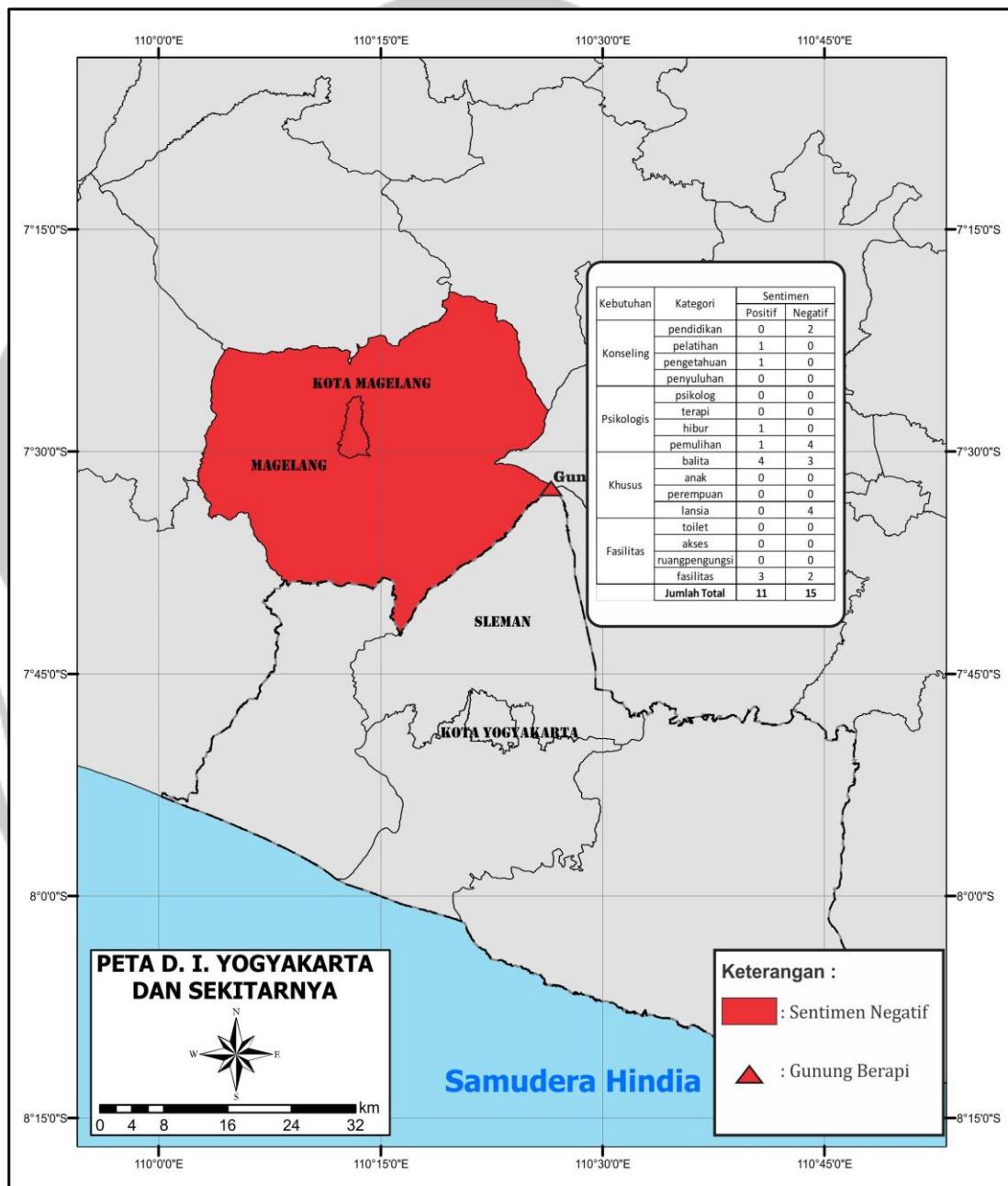
11. Kabupaten Klaten



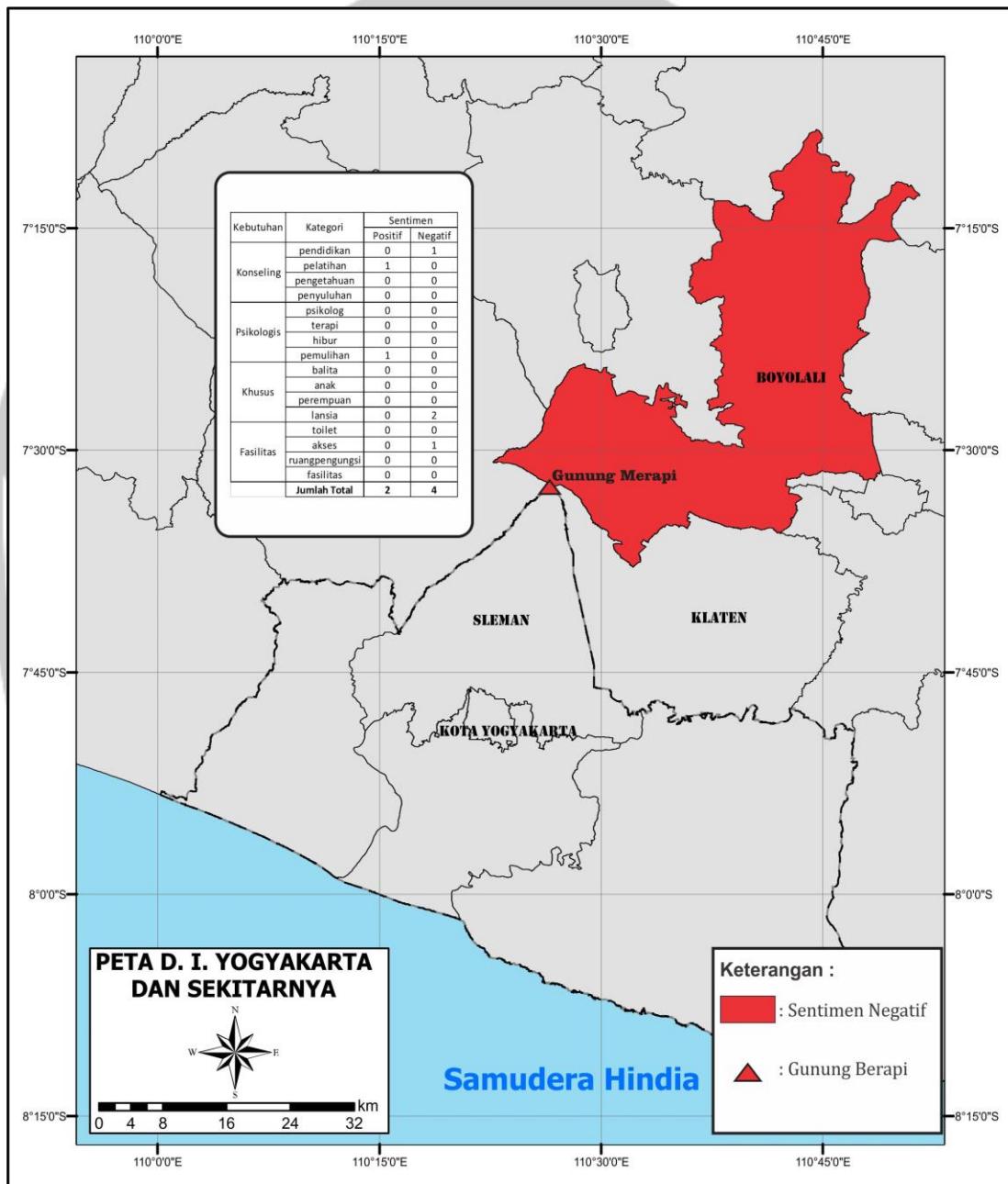
12. Kabupaten Sleman



13. Kabupaten Magelang



14. Kabupaten Boyolali



15. Hasil akurasi metode Naive Bayes Classifier menggunakan 10 fold cross validation

```
==== Summary ====
Correctly Classified Instances      1401          97.2241 %
Incorrectly Classified Instances    40           2.7759 %
Kappa statistic                      0.9561
Mean absolute error                  0.0212
Root mean squared error              0.1337
Relative absolute error              5.0779 %
Root relative squared error         29.3004 %
Total Number of Instances           1441

==== Detailed Accuracy By Class ====
      TP Rate   FP Rate   Precision   Recall   F-Measure   MCC     ROC Area   PRC Area   Class
      1.000     0.034     0.868      1.000     0.929     0.916     0.996     0.985     positive
      0.948     0.000     1.000      0.948     0.974     0.952     0.991     0.992     neutral
      0.990     0.000     1.000      0.990     0.995     0.992     0.999     0.999     negative
Weighted Avg.      0.972     0.006     0.976      0.972     0.973     0.959     0.995     0.993

==== Confusion Matrix ====
      a     b     c  <- classified as
263   0     0 |  a = positive
 35 644   0 |  b = neutral
  5  0 494 |  c = negative
```

16. Hasil akurasi metode Support Vector Machine menggunakan 10 fold cross validation

```
==== Summary ====
Correctly Classified Instances      1279          88.7578 %
Incorrectly Classified Instances    162           11.2422 %
Kappa statistic                      0.8173
Mean absolute error                  0.2521
Root mean squared error              0.3225
Relative absolute error              60.5287 %
Root relative squared error         70.6654 %
Total Number of Instances           1441

==== Detailed Accuracy By Class ====
      TP Rate   FP Rate   Precision   Recall   F-Measure   MCC     ROC Area   PRC Area   Class
      0.890     0.019     0.914      0.890     0.902     0.880     0.989     0.910     positive
      0.953     0.171     0.833      0.953     0.889     0.783     0.872     0.816     neutral
      0.798     0.011     0.975      0.798     0.878     0.831     0.921     0.863     negative
Weighted Avg.      0.888     0.087     0.897      0.888     0.887     0.818     0.910     0.849

==== Confusion Matrix ====
      a     b     c  <- classified as
234  29   0 |  a = positive
 22 647  10 |  b = neutral
  0 101 398 |  c = negative
```