

BAB VI. KESIMPULAN DAN SARAN

6.1 Kesimpulan

Dari hasil penelitian ini kata kunci terbanyak yang didapat dari tiap dataset yaitu topik dakwah, gereja, ibadah, dan misa. Pandemi Covid-19 seperti sekarang ini juga memiliki dampak terhadap kegiatan ibadah, yang harus dilaksanakan secara online. Dan sebagian masyarakat sebagai pengguna twitter, kegiatan ibadah online ini menimbulkan berbagai *feedback*. Berdasarkan hasil penelitian yang dilakukan penulis, *feedback* dari masyarakat yaitu:

1. Sentimen positif sebanyak 51.512 ribu atau 54%
2. Sentimen netral sebanyak 35.069 ribu atau 37%, dan
3. Sentimen negatif sebanyak 8.448 ribu atau 9%.

Dengan jumlah ini dapat disimpulkan bahwa masyarakat khususnya pengguna twitter setuju dan merasa tidak terbebani atas kegiatan ibadah online di masa pandemi. Walaupun kegiatan ibadah online ini sangat baru bagi masyarakat di Indonesia tetapi tidak mematahkan semangat masyarakat dalam menjalankan kegiatan ibadahnya masing-masing seperti pada hasil penelitian ini menunjukkan sentimen positif memiliki skor sebesar 54% (51.512 cuitan) yang merupakan sentimen terbanyak dibandingkan dengan sentimen netral dan sentimen negatif.

Dari hasil penelitian ini juga dapat ditarik kesimpulan bahwa dari total sentimen netral sebanyak 37% (35.069 cuitan) lebih banyak dibandingkan dengan sentimen negatif sebanyak 9% (8.448 cuitan), menunjukkan masyarakat Indonesia belum merasakan keresahan-keresahan pada kegiatan ibadah online yang terjadi selama masa pandemi Covid-19 berlangsung, tetapi tidak menutup kemungkinan jika kegiatan ibadah online pada masa pandemi Covid-19 lebih lama lagi maka hal tersebut dapat berubah.

Dengan gambaran hasil sentimen masyarakat ini, penulis mengharapkan hasil penelitian ini dapat menjadi saran bagi pemerintah dalam kebijakan *social* dan *physical distancing* pada penerapan kegiatan ibadah online selama masa pandemi Covid-19 yang berlangsung di Indonesia.

6.2 Saran

Dari hasil penelitian ini penulis tentu saja tidak luput dari kendala atau hambatan dalam melakukan prosesnya. Dengan kendala tersebut diharapkan peneliti atau penulis selanjutnya dapat meneliti lebih baik dan lebih akurat lagi. Adapun saran untuk kedepannya ialah:

- a. Pada proses pencarian data dianjurkan untuk tidak menggunakan kata kunci saja melainkan menggunakan *hashtag* agar nilai bias dalam penelitian semakin berkurang, sehingga akurasi dalam metode *Sentistrength* lebih meningkat.
- b. Pada implementasi metode *Sentistrength* dibutuhkan penambahan kosa-kata dalam kamus agar pada saat pemberian skor lebih akurat lagi.
- c. Pada kamus leksikon dibutuhkan penyesuaian ulang sesuai dengan kebutuhan penelitian selanjutnya.

DAFTAR PUSTAKA

- [1] M. Rajab, “Semangat Ibadah di Tengah Pandemi Covid-19,” *mediaindonesia.com*, 2020. <https://mediaindonesia.com/read/detail/306605-semangat-ibadah-di-tengah-pandemi-Covid-19> (accessed Mar. 17, 2021).
- [2] D. B. Bramasta, “Update Corona di Dunia 30 Desember: 82 Juta Kasus | Spanyol Akan Lacak Orang yang Enggan Divaksin,” *Kompas.com*, 2020. <https://www.kompas.com/tren/read/2020/12/30/083000665/update-corona-di-dunia-30-desember--82-juta-kasus-spanyol-akan-lacak-orang?page=all> (accessed Mar. 20, 2021).
- [3] H. Basri, “Peran media Sosial Twitter dalam Interaksi Sosial Pelajar Sekolah Menengah Pertama di Kota Pekanbaru (Studi Kasus Pelajar Smpn 1 Kota Pekanbaru),” *J. Online Mhs. Fak. Ilmu Sos. dan Ilmu Polit.*, vol. 4, no. 2, pp. 1–15, 2017, Accessed: Mar. 07, 2021. [Online]. Available: <https://www.neliti.com/publications/119656/>.
- [4] T. J. Bristol, “Twitter: Consider the possibilities for continuing nursing education,” *J. Contin. Educ. Nurs.*, vol. 41, no. 5, pp. 199–200, 2010, doi: 10.3928/00220124-20100423-09.
- [5] K. D. A. N. Budaya, *Di Tengah Pusaran Media Dan Teknologi Informasi*. 2017.
- [6] Kominfo, “Aduankonten | Kementerian Komunikasi dan Informatika,” *Kominfo*, no. 021, 2020, Accessed: Apr. 15, 2021. [Online]. Available: https://kominfo.go.id/index.php/content/detail/3415/kominfo+%3A+pengguna+internet+di+indonesia+63+juta+orang/0/berita_satker.
- [7] D. H. Wahid and A. SN, “Peringkasan Sentimen Esktraktif di Twitter Menggunakan Hybrid TF-IDF dan Cosine Similarity,” *IJCCS (Indonesian J. Comput. Cybern. Syst.*, vol. 10, no. 2, p. 207, Jul. 2016, doi: 10.22146/ijccs.16625.

- [8] R. Sianipar and E. B. Setiawan, “Pendeteksian Kekuatan Sentimen Pada Teks Tweet Berbahasa Indonesia Menggunakan *Sentistrength*,” *e-Proceeding Eng. Vol.2, No.3 Desember 2015*, vol. 2, no. 3, pp. 7922–7928, 2015, [Online]. Available: https://openlibrary.telkomuniversity.ac.id/pustaka/files/104179/jurnal_eproc/jurnal_eproc.pdf.
- [9] G. A. Buntoro, “Analisis Sentimen Calon Gubernur DKI Jakarta 2017 Di Twitter,” *INTEGER J. Inf. Technol.*, vol. 1, no. 1, pp. 32–41, 2017, [Online]. Available: https://www.researchgate.net/profile/Ghulam_Buntoro/publication/316617194_Analisis_Sentimen_Calon_Gubernur_DKI_Jakarta_2017_Di_Twitter/links/5907eee44585152d2e9ff992/Analisis-Sentimen-Calon-Gubernur-DKI-Jakarta-2017-Di-Twitter.pdf.
- [10] A. K. Fauziyyah, “Analisis Sentimen Pandemi Covid19 Pada Streaming Twitter Dengan Text Mining Python,” *J. Ilm. SINUS*, vol. 18, no. 2, p. 31, 2020, doi: 10.30646/sinus.v18i2.491.
- [11] R. Feldman and J. Sanger, “The text mining handbook: advanced approaches in analyzing unstructured data,” *Choice Rev. Online*, vol. 44, no. 10, pp. 44-5684-44–5684, 2007, doi: 10.5860/choice.44-5684.
- [12] A. Luthfiarta *et al.*, “Classification of Governer’s Public Report from SMS LaporGub Using Naive Bayes Classifier Method,” in *Proceedings - 2018 International Seminar on Application for Technology of Information and Communication: Creative Technology for Human Life, iSemantic 2018*, Sep. 2018, pp. 214–218, doi: 10.1109/ISEMANTIC.2018.8549710.
- [13] B. Liu, “Sentiment analysis and opinion mining,” *Synth. Lect. Hum. Lang. Technol.*, vol. 5, no. 1, pp. 1–184, 2012, doi: 10.2200/S00416ED1V01Y201204HLT016.

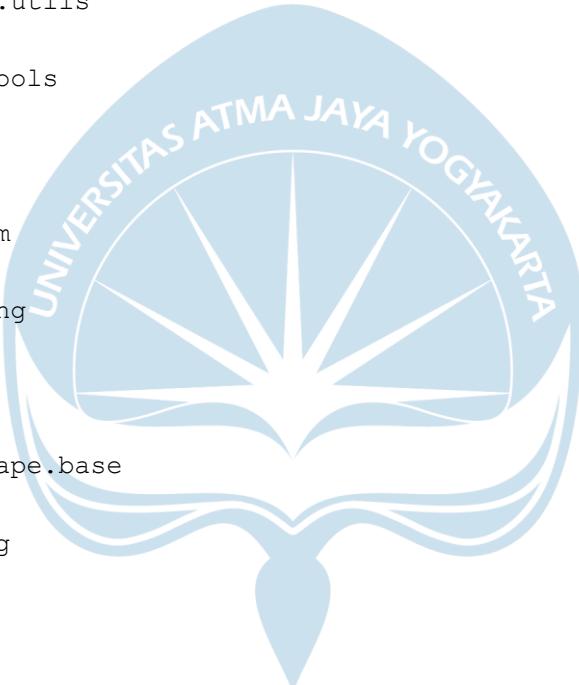
- [14] W. E. Nurjanah, R. S. Perdana, and M. A. Fauzi, “Analisis Sentimen Terhadap Tayangan Televisi Berdasarkan Opini Masyarakat pada Media Sosial Twitter menggunakan Metode K-Nearest Neighbor dan Pembobotan Jumlah Retweet,” *J. Pengemb. Teknol. Inf. dan Ilmu Komput. Univ. Brawijaya*, vol. 1, no. 12, pp. 1750–1757, 2017.
- [15] J. A. Pratama, Y. Suprijadi, and Z. Zulhanif, “The Analisis Sentimen Sosial Media Twitter Dengan Algoritma Machine Learning Menggunakan Software R,” *J. Fourier*, vol. 6, no. 2, p. 85, 2017, doi: 10.14421/fourier.2017.62.85-89.
- [16] R. Y. Hayuningtyas and R. Sari, “Analisis Sentimen Opini Publik Bahasa Indonesia Terhadap Wisata Tmii Menggunakan Naïve Bayes Dan Pso,” *J. Techno Nusa Mandiri*, vol. 16, no. 1, pp. 37–42, 2019, doi: 10.33480/techno.v16i1.115.
- [17] P. P. A. Arsyia Monica Pravina, Imam Cholissodin, “Analisis Sentimen Tentang Opini Maskapai Penerbangan pada Dokumen Twitter Menggunakan Algoritme Support Vector Machine (SVM),” *J. Pengemb. Teknol. Inf. dan Ilmu Komput.*, vol. 3, no. 3, pp. 2789–2797, 2019, [Online]. Available: <http://j-ptiik.ub.ac.id/index.php/j-ptiik/article/view/4793>.
- [18] M. Thelwall and K. Buckley, “Topic-based sentiment analysis for the social web: The role of mood and issue-related words,” *J. Am. Soc. Inf. Sci. Technol.*, vol. 64, no. 8, pp. 1608–1617, Aug. 2013, doi: 10.1002/asi.22872.
- [19] J. Bata, Suyoto, and Pranowo, “Leksikon Untuk Deteksi Emosi Dari Teks Bahasa Indonesia,” *Semin. Nas. Inform. 2015 (semnasIF 2015)*, vol. 2015, no. November, pp. 195–202, 2015.
- [20] M. Mulajati, “IMPLEMENTASI TEKNIK WEB SCRAPING DAN KLASIFIKASI SENTIMEN MENGGUNAKAN METODE NAÏVE BAYES CLASSIFIER DAN ASOSIASI TEKS (Studi Kasus : Data Ulasan

Penumpang Maskapai Penerbangan Garuda Indonesia Pada Situs TripAdvisor),” *Univ. Islam Indones.*, 2017, Accessed: Apr. 15, 2021. [Online]. Available: <https://dspace.uii.ac.id/handle/123456789/27725>.

- [21] A. Z. Amrullah, A. Sofyan Anas, and M. A. J. Hidayat, “Analisis Sentimen Movie Review Menggunakan Naive Bayes Classifier Dengan Seleksi Fitur Chi Square,” *Jurnal*, vol. 2, no. 1, pp. 40–44, Jul. 2020, doi: 10.30812/bite.v2i1.804.
- [22] M. Syarifuddin, “Analisis Sentimen Opini Publik Terhadap Efek Psbb Pada Twitter Dengan Algoritma Decision Tree-Knn-Naïve Bayes,” *INTI Nusa Mandiri*, vol. 15, no. 1, pp. 87–94, Aug. 2020, doi: 10.33480/inti.v15i1.1433.
- [23] M. Syarifuddin, “Analisis Sentimen Opini Publik Mengenai Covid-19 Pada Twitter Menggunakan Metode Naïve Bayes Dan Knn,” *Inti Nusa Mandiri*, vol. 15, no. 1, pp. 23–28, 2020.
- [24] D. H. Wahid and A. SN, “Peringkasan Sentimen Esktraktif di Twitter Menggunakan Hybrid TF-IDF dan Cosine Similarity,” *IJCCS (Indonesian J. Comput. Cybern. Syst.)*, vol. 10, no. 2, p. 207, Jul. 2016, doi: 10.22146/ijccs.16625.

LAMPIRAN

1. Code Program Snscape(Grab Data)



```
import bs4
import dataclasses
import datetime
import email.utils
import itertools
import json
import random
import logging
import re
import snscape.base
import string
import time
import typing
import urllib.parse

logger = logging.getLogger(__name__)

__API__AUTHORIZATION__HEADER = 'Bearer
AAAAAAAAAAAAAAAANRILgAAAAAAnNwIzUejRCOuH5E6I8xnZz4puTs=1Zv7tt
fk8LF81IUq16cHjhLTvJu4FA33AGWWjCpTnA'

@dataclasses.dataclass
class Tweet(snscape.base.Item):
    url: str
```

```
date: datetime.datetime  
  
content: str  
  
renderedContent: str  
  
id: int  
  
user: 'User'  
  
outlinks: list  
  
tcooutlinks: list  
  
replyCount: int  
  
retweetCount: int  
  
likeCount: int  
  
quoteCount: int  
  
conversationId: int  
  
lang: str  
  
source: str  
  
sourceUrl: typing.Optional[str] = None  
  
sourceLabel: typing.Optional[str] = None  
  
media: typing.Optional[typing.List['Medium']] = None  
  
retweetedTweet: typing.Optional['Tweet'] = None  
  
quotedTweet: typing.Optional['Tweet'] = None  
  
mentionedUsers: typing.Optional[typing.List['User']] = None  
  
username = sns_scrape.base._DeprecatedProperty('username', lambda  
self: self.user.username, 'user.username')  
  
outlinksss = sns_scrape.base._DeprecatedProperty('outlinksss',
```

```
lambda self: ' '.join(self.outlinks), 'outlinks')

tcooutlinksss = snscape.base._DeprecatedProperty('tcooutlinksss',
lambda self: ' '.join(self.tcooutlinks), 'tcooutlinks')

def __str__(self):
    return self.url

class Medium:

    pass

    @dataclasses.dataclass
    class Photo(Medium):
        previewUrl: str
        fullUrl: str
        type: str = 'photo'

    @dataclasses.dataclass
    class VideoVariant:
        contentType: str
        url: str
        bitrate: typing.Optional[int]

    @dataclasses.dataclass
    class Video(Medium):
        thumbnailUrl: str
        variants: typing.List[VideoVariant]
        duration: float
        type: str = 'video'
```

