

DAFTAR PUSTAKA

- Abualigah, L. M., & Khader, A. T. (2017). Unsupervised text feature selection technique based on hybrid particle swarm optimization algorithm with genetic operators for the text clustering. *Journal of Supercomputing*, 73(11), 4773–4795. <https://doi.org/10.1007/s11227-017-2046-2>
- Alamsyah, R., Setiawan, E. B., & Kom, S. (2015). Rancangan Bangun Aplikasi Perencanaan Wisata Berorientasi pada Biaya Studi Kasus Wilayah Kabupaten Cianjur Berbasis Android. *Jurnal Ilmiah Komputer Dan Informatika (KOMPUTA) 2015*, 22, 34–41.
- Alsaeedi, A., & Khan, M. Z. (2019). A study on sentiment analysis techniques of Twitter data. *International Journal of Advanced Computer Science and Applications*, 10(2), 361–374. <https://doi.org/10.14569/ijacsa.2019.0100248>
- Ayvaz, S., & Shiha, M. O. (2017). The Effects of Emoji in Sentiment Analysis. *International Journal of Computer and Electrical Engineering*, 9(1), 360–369. <https://doi.org/10.17706/ijcee.2017.9.1.360-369>
- Bowdle, A., & Munoz-Price, L. S. (2020). Preventing Infection of Patients and Healthcare. *Anesthesiology*, 6, 1292–1295. <https://doi.org/10.1097/ALN.00000000000003295>
- Bristol, T. J. (2010). Twitter: consider the possibilities for continuing nursing education. *Journal of Continuing Education in Nursing*, 41(5), 199–200. <https://doi.org/10.3928/00220124-20100423-09>
- Chai, K. M. A., Chieu, H. L., & Ng, H. T. (2002). Bayesian Online Classifiers for Text Classification and Filtering. *Proceedings of the 25th Annual International ACM SIGIR Conference on Research and Development in Information Retrieval*, 97–104. <https://doi.org/10.1145/564376.564395>
- Chu, E., & Roy, D. (2017). Audio-visual sentiment analysis for learning emotional arcs in movies. *ArXiv*.
- Claudy, Y. I., Perdana, R. S., & Fauzi, M. A. (2018). Klasifikasi Dokumen Twitter

- Untuk Mengetahui Karakter Calon Karyawan Menggunakan Algoritme K-Nearest Neighbor (knn). *Jurnal Pengembangan Teknologi Informasi Dan Ilmu Komputer*, 2(8), 2761–2765.
- Dalianis, H. (2018). Evaluation Metrics and Evaluation. *Clinical Text Mining, 1967*, 45–53. https://doi.org/10.1007/978-3-319-78503-5_6
- Effendy, V. (2015). Analisis Sentimen Berbahasa Indonesia Dengan Pendekatan Lexicon Based (Studi Kasus : Solusi Pengelolaan Sampah). *Komputa : Jurnal Ilmiah Komputer Dan Informatika*, 4(1), 49–54. <https://doi.org/10.34010/komputa.v4i1.2411>
- Fanissa, S., Fauzi, M. A., & Adinugroho, S. (2018). Analisis Sentimen Pariwisata di Kota Malang Menggunakan Metode Naive Bayes dan Seleksi Fitur Query Expansion Ranking. *Jurnal Pengembangan Teknologi Informasi Dan Ilmu Komputer*, 2(8), 2766–2770.
- Frank, E., & Bouckaert, R. R. (2006). *Naïve Bayes for text classification with unbalanced classes*. Springer, Berlin. https://doi.org/DOI:10.1007/11871637_49
- Goldberg, D. W., Wilson, J. P., & Knoblock, C. A. (2007). From text to geographic coordinates: The current state of geocoding. *URISA Journal*, 19(1), 33–46.
- Goldstein, N. D., Auchincloss, A. H., & Lee, B. K. (2014). A no-cost geocoding strategy using R. *Epidemiology*, 25(2), 311–313. <https://doi.org/10.1097/EDE.0000000000000052>
- Gupta, P., & Johari, K. (2009). Implementation of Web Crawler. *Proceedings of the 2009 Second International Conference on Emerging Trends in Engineering & Technology*, 838–843. <https://doi.org/10.1109/ICETET.2009.124>
- Haseltine, W. A. (2020). *Covid-19 Vaccine Protocols Reveal That Trials Are Designed To Succeed*. <https://www.forbes.com/sites/williamhaseltine/2020/09/23/covid-19-vaccine-protocols-reveal-that-trials-are-designed-to-succeed/?sh=70028fb25247>
- Ibrahim, M. F., Nurhakiki, F. R., Utama, D. M., & Rizaki, A. A. (2021). Optimised Genetic Algorithm Crossover and Mutation Stage for Vehicle Routing Problem

- Pick-Up and Delivery with Time Windows. *IOP Conference Series: Materials Science and Engineering*, 1071(1), 012025. <https://doi.org/10.1088/1757-899x/1071/1/012025>
- Jurafsky, D., & Martin, J. (2000). 04 - Naive bayes and sentiment classification. *Speech and Language Processing*, 1024.
- Kennedy, J., & Eberhart, R. (1995). *Particle swarm optimization PAPER - IGNORE FROM REFS*. 1942–1948.
- Kinnaird, P., & Talgam-Cohen, I. (2012). Big Data. *Mechanisms and Machine Science*, 18(1), 91–105. https://doi.org/10.1007/978-3-030-56449-0_8
- Koller, D., & Friedman, N. (2009). Introduction. *Probabilistic Graphical Models: Principles and Techniques*.
- Liu, B. (2012). *Sentiment Analysis and Opinion Mining*. Morgan & Claypool.
- Mayer-Schönberger, V., & Cukier, K. (2013). *Big Data: A Revolution that Will Transform how We Live, Work, and Think*.
- Mistry, V. (2011). Critical care training: using Twitter as a teaching tool. *British Journal of Nursing (Mark Allen Publishing)*, 20(20), 1292–1296. <https://doi.org/10.12968/bjon.2011.20.20.1292>
- Mollett, A., Moran, D., & Dunleavy, P. (2011). Using Twitter in University research, teaching and Impact Activities. A guide for academics and researchers. *London School of Economics and Political Science: LSE Public Policy Group*.
- Mujilawati, S. (2016). Pre-Processing Text Mining Pada Data Twitter. *Seminar Nasional Teknologi Informasi Dan Komunikasi, 2016(Sentika)*, 2089–9815.
- Pramana, S., Yuniarto, B., Mariyah, S., Santoso, I., & Nooraeni, R. (2018). *DATA MINING dengan R: Konsep Serta Implementasi*. IN MEDIA.
- Pushpalata, P., & Gupta, J. B. (2012). Improving Classification Accuracy by Using Feature Selection and Ensemble Model. *International Journal of Soft Computing and Engineering (IJSCE)*, 2(2), 380–386.
- Rachmat, A., & Lukito, Y. (2016). SENTIPOL: Dataset Sentimen Komentar Pada Kampanye PEMILU Presiden Indonesia 2014 dari Facebook Page. *Konferensi*

- Nasional Teknologi Informasi Dan Komunikasi 2017, December*, 218–228.
- Rahmawati, D. W. D. (2018). *Optimasi K-Means Untuk Pengelompokan Kinerja Akademik Dosen Dengan Menggunakan Particle Swarm Optimization*. 3(4), 4102–4110.
- Rosita, A., & Purwananto, Y. (2012). Implementasi Algoritma Particle Swarm untuk Menyelesaikan Sistem Persamaan Nonlinear. *JURNAL TEKNIK ITS Vol. 1, (Sept, 2012)*, 1, 1–5.
- Salmi, N., & Rustam, Z. (2019). Naïve Bayes Classifier Models for Predicting the Colon Cancer. *IOP Conference Series: Materials Science and Engineering*, 546(5). <https://doi.org/10.1088/1757-899X/546/5/052068>
- Syarifah and M. A. Muslim. (2015). Pemanfaatan Naïve Bayes Untuk Merespon Emosi Dari Kalimat Berbahasa Indonesia. *Unnes Journal of Mathematics*, 4(2).
- Van Rijsbergen, C. J. (1975). *Information Retrieval*. Butterworths.
- Wibawa, A. P., Kurniawan, A. C., Murti, D. M. P., Adiperkasa, R. P., Putra, S. M., Kurniawan, S. A., & Nugraha, Y. R. (2019). Naïve Bayes Classifier for Journal Quartile Classification. *International Journal of Recent Contributions from Engineering, Science & IT (IJES)*, 7(2), 91. <https://doi.org/10.3991/ijes.v7i2.10659>
- Wijono, H. (2020). Coronavirus: Penyakit Lama, Virus Lama, Kemasan Baru. *KELUWIH: Jurnal Kesehatan Dan Kedokteran*, 2(1), 43–49. <https://doi.org/10.24123/kesdok.v2i1.2810>
- Wu, G., Qiu, D., Yu, Y., Pedrycz, W., Ma, M., & Li, H. (2014). Superior solution guided particle swarm optimization combined with local search techniques. *Expert Systems with Applications*, 41(16), 7536–7548. <https://doi.org/https://doi.org/10.1016/j.eswa.2014.06.005>
- Zadrozny, P., & Kodali, R. (2013). *Big Data Analytics Using Splunk: Deriving Operational Intelligence from Social Media, Machine Data, Existing Data Warehouses, and Other Real-Time* (1st ed.). Apress.
- Zahran, B. M., & Kanaan, G. (2009). Text Feature Selection using Particle Swarm

Optimization Algorithm. *World Applied Sciences Journal* Special Issue of
Computer & IT, 7, 69–74.

Zhang, H. (2004). The Optimality of Naive Bayes. In *Proceedings of the Seventeenth International Florida Artificial Intelligence Research Society Conference, FLAIRS 2004* (Vol. 2).

LAMPIRAN

Lampiran 1. Data *tweet* hasil *crawling*

No	<i>tweet</i>
1.	Pemerintah sdh sgt pol ² an siang & mlm u/ melawan wabah. Kita hrs gimana? Jgn ngeyel, tingkatkan disiplin prokes, segera vaksin
2.	@Bola_Jakarta: Ga usah ngiri sama Hungaria. Mereka lebih dari 55% penduduknya udah divaksin covid-19, wajar bisa buka stadion buat penonton. Indonesia baru sekitar 7% penduduknya yg udah divaksin, udah gitu masih ribut vaksin ada microchipnya dan bikin badan jadi magnet.
3.	Kurva covid naik lg, aing blm jg kebagian vaksin. Tp lusa harus bgkt, yah demi cuan utk bayar cicilan ² . Jujur pergi kali ini takut bgt. So klo lusa u pd liat gw & dikira gw liburan, NO,,aing kerja. Kenyataan nanti tidak seindah jepretan lensa.
4.	aku udah vaksin 2x juga masih kena, tp gejalanya cuma batuk flu sm ilang penciuman beberapa hari. Kalo ga vaksin ya mungkin gejalaku lebih berat. contohnya temenku sendiri, dia kena covid kmaren sebelum vaksin. Gejalanya lebih parah dibanding aku. intinya sing penting ikhtiar
5.	Apresiasi Pak Gub @aniesbaswedan kpd para Ketua RT/RW yg telah menjaga warganya dngn memastikan mereka ikut Vaksin Covid-19. Panutan
⋮	⋮
12000	Beberapa minggu setelah mudik itu bunda rada ² cemas sih aku keluar ² karena emang data pasien covid naik terus. Makanya yda disuruh cpt ² vaksin. Gini jd keder mau brgkat Jogja, pdhl 2bulan lagi.

Lampiran 2. Hasil Tahap *Case Folding*

No.	<i>Input Process</i>	<i>Output Process</i>
1.	<p>Pemerintah sdh sgt pol²an siang & mlm u/ melawan wabah.</p> <p>Kita hrs gimana? Jgn ngeyel, tingkatkan disiplin prokes, segera vaksin</p>	<p>pemerintah sdh sgt pol²an siang & mlm u/ melawan wabah.</p> <p>kita hrs gimana? jgn ngeyel, tingkatkan disiplin prokes, segera vaksin</p>
2.	<p>@Bola_Jakarta: Ga usah ngiri sama Hungaria. Mereka lebih dari 55% penduduknya udah divaksin covid-19, wajar bisa buka stadion buat penonton.</p> <p>Indonesia baru sekitar 7% penduduknya yg udah divaksin, udah gitu masih ribut vaksin ada microchipnya dan bikin badan jadi magnet.</p>	<p>@bola_jakarta: ga usah ngiri sama hungaria. mereka lebih dari 55% penduduknya udah divaksin covid-19, wajar bisa buka stadion buat penonton.</p> <p>indonesia baru sekitar 7% penduduknya yg udah divaksin, udah gitu masih ribut vaksin ada microchipnya dan bikin badan jadi magnet.</p>
⋮	⋮	⋮
12000.	<p>Beberapa minggu setelah mudik itu bunda rada2 cemas sih aku keluar2 karena emang data pasien covid naik terus. Makanya yda disuruh cpt2 vaksin. Gini jd keder mau brgkat Jogja, pdhl 2bulan lagi.</p>	<p>beberapa minggu setelah mudik itu bunda rada2 cemas sih aku keluar2 karena emang data pasien covid naik terus. makanya yda disuruh cpt2 vaksin. gini jd keder mau brgkat jogja, pdhl 2bulan lagi.</p>

Lampiran 3. Hasil Tahap *Cleaning*

No.	<i>Input Process</i>	<i>Output Process</i>
1.	<p>pemerintah sdh sgt pol²an siang & mlm u/ melawan wabah.</p> <p>kita hrs gimana? jgn ngeyel, tingkatkan disiplin prokes, segera vaksin</p>	<p>pemerintah sdh sgt pol an siang mlm u melawan wabah</p> <p>kita hrs gimana jgn ngeyel tingkatkan disiplin prokes segera vaksin</p>
2.	<p>@bola_jakarta: ga usah ngiri sama hungaria. mereka lebih dari 55% penduduknya udah divaksin covid-19, wajar bisa buka stadion buat penonton.</p> <p>indonesia baru sekitar 7% penduduknya yg udah divaksin, udah gitu masih ribut vaksin ada microchipnya dan bikin badan jadi magnet.</p>	<p>bola jakarta ga usah ngiri sama hungaria mereka lebih dari penduduknya udah divaksin covid wajar bisa buka stadion buat penonton</p> <p>indonesia baru sekitar penduduknya yg udah divaksin udah gitu masih ribut vaksin ada microchipnya dan bikin badan jadi magnet</p>
⋮	⋮	⋮
12000.	<p>beberapa minggu setelah mudik itu bunda rada2 cemas sih aku keluar2 karena emang data pasien covid naik terus. makanya yda disuruh cpt2 vaksin. gini jd keder mau brgkat jogja, pdhl 2bulan lagi.</p>	<p>beberapa minggu setelah mudik itu bunda rada cemas sih aku keluar karena emang data pasien covid naik terus makanya yda disuruh cpt vaksin gini jd keder mau brgkat jogja pdhl bulan lagi</p>

Lampiran 4. Hasil Tahap *Tokenizing*

No.	<i>Input Process</i>	<i>Output Process</i>
1.	<p>pemerintah sdh sgt pol an siang mlm u melawan wabah</p> <p>kita hrs gimana jgn ngeyel tingkatkan disiplin prokes segera vaksin</p>	<p>‘pemerintah’ ‘sdh’ ‘sgt’ ‘pol’ ‘an’ ‘siang’ ‘mlm’ ‘u’ ‘melawan’ ‘wabah’ ‘kita’ ‘hrs’ ‘gimana’ ‘jgn’ ‘ngeyel’ ‘tingkatkan’ ‘disiplin’ ‘prokes’ ‘segera’ ‘vaksin’</p>
2.	<p>bola jakarta ga usah ngiri sama hungaria mereka lebih dari penduduknya udah divaksin covid wajar bisa buka stadion buat penonton</p> <p>indonesia baru sekitar penduduknya yg udah divaksin udah gitu masih ribut vaksin ada microchipnya dan bikin badan jadi magnet</p>	<p>‘bola’ ‘jakarta’ ‘ga’ ‘usah’ ‘ngiri’ ‘sama’ ‘hungaria’ ‘mereka’ ‘lebih’ ‘dari’ ‘penduduknya’ ‘udah’ ‘divaksin’ ‘covid’ ‘wajar’ ‘bisa’ ‘buka’ ‘stadion’ ‘buat’ ‘penonton’ ‘indonesia’ ‘baru’ ‘sekitar’ ‘penduduknya’ ‘yg’ ‘udah’ ‘divaksin’ ‘udah’ ‘gitu’ ‘masih’ ‘ribut’ ‘vaksin’ ‘ada’ ‘microchipnya’ ‘dan’ ‘bikin’ ‘badan’ ‘jadi’ ‘magnet’</p>
⋮	⋮	⋮
12000.	<p>beberapa minggu setelah mudik itu bunda rada cemas sih aku keluar karena emang data pasien covid naik terus makanya yda disuruh cpt vaksin gini jd keder mau brgkat jogja pdhl bulan lagi</p>	<p>‘beberapa’ ‘minggu’ ‘setelah’ ‘mudik’ ‘itu’ ‘bunda’ ‘rada’ ‘cemas’ ‘sih’ ‘aku’ ‘keluar’ ‘karena’ ‘emang’ ‘data’ ‘pasien’ ‘covid’ ‘naik’ ‘terus’ ‘makanya’ ‘yda’ ‘disuruh’ ‘cpt’ ‘vaksin’ ‘gini’ ‘jd’ ‘keder’ ‘mau’ ‘brgkat’ ‘jogja’ ‘pdhl’ ‘bulan’ ‘lagi’</p>

Lampiran 5. Hasil Tahap *Filtering*

No.	<i>Input Process</i>	<i>Output Process</i>
1.	‘pemerintah’ ‘sdh’ ‘sgt’ ‘pol’ ‘an’ ‘siang’ ‘mlm’ ‘u’ ‘melawan’ ‘wabah’ ‘kita’ ‘hrs’ ‘gimana’ ‘jgn’ ‘ngeyel’ ‘tingkatkan’ ‘disiplin’ ‘proses’ ‘segera’ ‘vaksin’	pemerintah sdh sgt pol an siang amp mlm u melawan wabah kita hrs gimana jgn ngeyel tingkatkan disiplin proses segera vaksin
2.	‘bola’ ‘jakarta’ ‘ga’ ‘usah’ ‘ngiri’ ‘sama’ ‘hungaria’ ‘mereka’ ‘lebih’ ‘dari’ ‘penduduknya’ ‘udah’ ‘divaksin’ ‘covid’ ‘wajar’ ‘bisa’ ‘buka’ ‘stadion’ ‘buat’ ‘penonton’ ‘indonesia’ ‘baru’ ‘sekitar’ ‘penduduknya’ ‘yg’ ‘udah’ ‘divaksin’ ‘udah’ ‘gitu’ ‘masih’ ‘ribut’ ‘vaksin’ ‘ada’ ‘microchipnya’ ‘dan’ ‘bikin’ ‘badan’ ‘jadi’ ‘magnet’	ga usah ngiri sama hungaria mereka lebih dari penduduknya udah di wajar bisa buka stadion buat penonton indonesia penduduknya di ribut microchipnya magnet
⋮	⋮	⋮
12000.	‘beberapa’ ‘minggu’ ‘setelah’ ‘mudik’ ‘itu’ ‘bunda’ ‘rada’ ‘cemas’ ‘sih’ ‘aku’ ‘keluar’ ‘karena’ ‘emang’ ‘data’ ‘pasien’ ‘covid’ ‘naik’ ‘terus’ ‘makanya’ ‘yda’ ‘disuruh’ ‘cpt’ ‘vaksin’ ‘gini’ ‘jd’ ‘keder’ ‘mau’ ‘brgkat’ ‘jogja’ ‘pdhl’ ‘bulan’ ‘lagi’	beberapa minggu setelah mudik itu bunda rada cemas sih aku keluar karena emang data pasien naik terus makanya

Lampiran 6. Data *tweet* Hasil *preprocessing*

No	<i>tweet</i>
1.	pemerintah sdh sgt pol an siang amp mlm u melawan wabah kita hrs gimana jgn ngeyel tingkatkan disiplin segera
2.	ga usah ngiri sama hungaria mereka lebih dari penduduknya udah di wajar bisa buka stadion buat penonton indonesia penduduknya di ribut microchipnya magnet
3.	kurva naik blm kebagian harus demi cuan bayar cicilan jujur pergi takut liburan kerja kenyataan nanti tidak seindah
4.	aku masih kena gejalanya batuk flu ilang penciuman beberapa hari ga mungkin gejalaku lebih berat kena kmaren sebelum gejalanya lebih parah dibanding intinya ikhtiar
5.	apresiasi telah menjaga memastikan ikut panutan
6.	syaratnya apa saja nih dikutip dari
7.	semoga usaha ini akan percepatkan kita untuk diberi
8.	menteri luar negeri toshimitsu motegi mengumumkan pada konferensi pers pada tgl jun bahwa jepang akan memberikan co...
9.	kurva naik lg aing blm jg kebagian tp lusa harus bgkt yah demi cuan utk bayar cicilan jujur pergi...
10.	siapa bilang sehabis bisa lepas masker dan abai bisa mengurangi risiko terinfeksi penyakit h..
⋮	⋮
2547.	beberapa minggu setelah mudik itu bunda rada cemas sih aku keluar karena emang data pasien naik terus maka...

Lampiran 7. Hasil *Update* Kecepatan Partikel pada Iterasi-3

$V_3^{(3)}$										
p ₃	0.0429	0.1336	0.2353	0.2059	0.1095	0.2255	0.1011	-0.1457	0.3056	0.1610
p ₅	0.0573	0.2321	0.0765	0.4534	0.2513	0.0587	0.0870	0.2303	0.2555	0.3495
p ₆	0.6917	0.5695	-0.0240	0.0209	0.4063	0.1326	0.2937	0.4213	0.2693	0.5391
p ₇	-0.0821	0.4162	-0.0686	0.3099	0.1317	0.1132	-0.0901	-0.2559	0.1745	0.2096
p ₈	0.6195	0.3935	0.4147	0.5006	-0.1046	0.6176	0.1103	0.2963	0.1458	0.1628
p ₉	0.3377	0.6801	0.5977	0.3573	0.1530	0.4407	0.3678	0.6178	0.1118	0.1606
p ₁₀	0.5088	0.2745	0.1054	0.2190	0.4331	0.3448	-0.0071	0.1505	0.1368	-0.0936

Lampiran 8. Hasil *Update* Posisi Partikel pada Iterasi-3

$X_3^{(3)}$										
p ₃	1.7964	1.3325	1.3021	1.6582	0.8121	1.4684	1.2884	1.4694	0.8199	1.4906
p ₅	1.5509	1.0189	1.4907	1.5653	1.1267	1.5594	1.1942	1.8159	1.9584	0.8149
p ₆	1.9738	2.0906	1.3688	1.3491	0.8872	1.1649	0.9236	1.4627	1.0453	1.7254
p ₇	0.7226	0.8557	1.2659	1.4379	1.0220	1.1005	1.1901	1.2638	1.5817	1.0235
p ₈	1.7154	0.9013	1.2121	1.8344	1.2307	1.9802	1.7083	1.0858	1.7964	0.7075
p ₉	0.9502	1.8602	2.0847	0.8859	1.4331	1.2345	0.9643	1.6959	1.6974	1.5897
p ₁₀	1.3835	1.3150	1.4694	1.0207	1.3365	0.7285	0.7905	1.0390	1.7686	1.2196

Lampiran 9. Nilai Sigmoid Partikel untuk Iterasi-3

Sigmoid										
p ₃	0.5107	0.5333	0.5585	0.5513	0.5273	0.5561	0.5253	0.4636	0.5758	0.5402
p ₅	0.5143	0.5578	0.5191	0.6114	0.5625	0.5147	0.5217	0.5573	0.5635	0.5865
p ₆	0.6663	0.6386	0.4940	0.5052	0.6002	0.5331	0.5729	0.6038	0.5669	0.6316
p ₇	0.4795	0.6026	0.4829	0.5769	0.5329	0.5283	0.4775	0.4364	0.5435	0.5522
p ₈	0.6519	0.6120	0.6053	0.6262	0.4849	0.6518	0.5353	0.5781	0.5435	0.5596
p ₉	0.5836	0.6638	0.6451	0.5884	0.5382	0.6084	0.5909	0.6497	0.5279	0.5401
p ₁₀	0.6245	0.5682	0.5263	0.5545	0.6066	0.5854	0.4982	0.5375	0.5341	0.4766

Lampiran 10. Nilai H_{map} , kelas sentimen, dan emosi sentimen

<i>tweet</i>	H_{map}	<i>class</i>	<i>emotion</i>
1	0.0408	<i>positive</i>	<i>unknown</i>
2	0.0312	<i>negative</i>	<i>unknown</i>
3	0.0408	<i>positive</i>	<i>unknown</i>
4	0.2000	<i>positive</i>	<i>unknown</i>
5	0.0185	<i>positive</i>	<i>unknown</i>
6	0.0246	<i>positive</i>	<i>unknown</i>
7	0.1481	<i>positive</i>	<i>unknown</i>
8	0.1310	<i>positive</i>	<i>unknown</i>
9	0.1770	<i>negative</i>	<i>unknown</i>
10	0.1388	<i>positive</i>	<i>surprise</i>
11	0.1861	<i>joy</i>	<i>positive</i>
12	0.0056	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
13	0.0255	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
14	0.1805	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
15	0.1202	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
16	0.0392	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
17	0.1892	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
18	0.1996	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
19	0.2198	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
20	0.1374	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
21	0.1707	<i>anger</i>	<i>negative</i>
22	0.0819	<i>anger</i>	<i>positive</i>
23	0.1693	<i>joy</i>	<i>negative</i>
24	0.0571	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
25	0.1419	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
26	0.2245	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
27	0.1240	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
28	0.0699	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
29	0.2633	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
30	0.1332	<i>unknown</i>	<i>positive</i>
⋮	⋮	⋮	⋮
2547	0.2500	<i>positive</i>	<i>unknown</i>