ISSN 2597-4645 (media online) ISSN 2597-4610 (media cetak) Page: 808-814

ANALISA TESTIMONIAL DENGAN MENGGUNAKAN ALGORITMA TEXT MINING DAN TERM FREQUENCY- INVERSE DOCUMENT FREQUENCE (TF-IDF) PADA TOKO ALLMEEART

Meylita Putri Simatupang¹, Dito Putro Utomo¹

¹Program Studi Teknik Informatika STMIK Budi Darma, Medan, Indonesia Email: ¹meylitaputri49@yahoo.com, ¹ditoputro12@gmail.com

Abstrak

E-commerce atau sering di sebut dengan online shop merupakan tren terbaru dari masyarakat dalam melakukan atifitas berbelanja, dulu sebelum maraknya perusahaan e-commerce seperti saat ini masyarakat untuk memenuhi kebutuhannya masih mengandalkan distro-distro sekitar customer tinggal, atau ke tempat perbelanjaan namun sekarang telah beralih ke online shoop. Kelebihan yang ditawarkan dari online shoop adalah harga yang relatif murah, tidak perlu ke lokasi toko, dan jamin barang, hal tersebut berdampak kepada toko-toko retail yang semakin lama semakin sepi. Testimonial merupakan salah satu teknik yang dilakukan untuk menyakinkan pelanggan berbelanja di e-commerce yang dimilikinya, testimonial merupakan tanggapan pembeli atas pengalamannya berbelanja di suatu aplikasi e-commerce mulai dari proses pembayaran sampai dengan barang diterima, semakin banyak pengalaman positif yang disampaikan pada testimonial maka pelanggan yang belum melakukan belanja pada suatu aplikasi e-commerce akan semakin yakin untuk berbelanja. Testimonial pada suatu aplikasi e-commerce tidak selamanya positif, ada kalanya testimonial yang disampaikan oleh pembeli negatif. Masalah customer adalah tidak tersedianya persentasi atau informasi jumah pembeli dengan pengalaman belanja yang positif dan negatif karena pada umumnya testimonial yang disampaikan hanya dalam bentuk daftar saja.

Kata Kunci: Analisa Testimonial, Algoritma Text Mining, Term Frequency-Inverse Document Frequency (TF-IDF)

Abstract

E-commerce or often referred to as an online shop is the latest trend of the community in carrying out shopping activities, first before the rise of e-commerce companies like today the community to meet their needs still rely on distros around the customer lives, or to a shopping place but now it has switch to shoop online. The advantages offered by online shoop are the relatively low prices, no need to shop locations, and guarantee goods, it has an impact on retail shops that are increasingly lonely. Testimonials are one of the techniques carried out to convince customers to shop at e-commerce they have, testimonials are the responses of buyers for their experience of shopping in an e-commerce application starting from the payment process until the goods are received, the more positive experiences conveyed in the testimonials, the customer who have not shopped on an e-commerce application will be more convinced to shop. Testimonials on an e-commerce application are not always positive, there are times when testimonials are delivered by negative buyers. The customer's problem is the unavailability of percentages or information on the number of buyers with positive and negative shopping experiences because in general testimonials are only delivered in the form of a list.

Keywords: Testimonial Analysis, Text Mining Algorithm, Term Frequency-Inverse Document Frequency (TF-IDF)

1. PENDAHULUAN

E-commerce atau sering di sebut dengan online shop allmeeart merupakan tren terbaru dari masyarakat dalam melakukan atifitas berbelanja, dulu sebelum maraknya perusahaan e-commerce seperti saat ini masyarakat untuk memenuhi kebutuhannya masih mengandalkan distro-distro sekitar customer tinggal, atau ke tempat perbelanjaan namun sekarang telah beralih ke online shoop allmeeart. Kelebihan yang ditawarkan dari online shoop allmeeart adalah harga yang relatif murah, tidak perlu ke lokasi toko, dan jamin barang, hal tersebut berdampak kepada toko-toko retail yang semakin lama semakin sepi.

Perkembangan yang sangat cepat dibidang penjualan pakaian online memberi pengaruh besar pada berbagai aspek kehidupan manusia. Seiring perkembangan teknologi yang semakin modern seperti sekarang ini membutuhkan algoritma yang dapat membantu kinerja penjualan terutama dalam bidang testimonial agar lebih baik dan maksimal untuk penjualan kedepannya.

Perusahaan e-commerce terus mengalami perkembangan, sampai dengan saat ini sudah lebih dari 50 perusahaan e-commerce yang terdaftar di Indonesia, dengan semakin tingginya jumlah aplikasi e-commerce di Indonesia maka semakin tinggi pula tingkat persaingannya. Testimonial merupakan salah satu teknik yang dilakukan untuk menyakinkan pelanggan berbelanja di e-commerce yang dimilikinya, testimonial merupakan tanggapan pembeli atas pengalamannya berbelanja di suatu aplikasi e-commerce mulai dari proses pembayaran sampai dengan barang diterima, semakin banyak pengalaman positif yang disampaikan pada testimonial maka pelanggan yang belum melakukan belanja pada suatu aplikasi e-commerce akan semakin yakin untuk berbelanja.

Testimonial pada suatu aplikasi e-commerce tidak selamanya positif, ada kalanya testimonial yang disampaikan oleh pembeli negatif. Masalah customer adalah tidak tersedianya persentasi atau informasi jumah pembeli dengan pengalaman belanja yang positif dan negatif karena pada umumnya testimonial yang disampaikan hanya dalam bentuk daftar saja. Hal tersebut tentunya akan merepotkan calon pembeli jika berpedoman terhadap persentase pengalaman berbelanja yang positif, oleh sebab itu dibutuhkan suatu teknik untuk menghasilkan informasi kepada customer berapa banyak testimonial dari customer sebelumnya dengan pengalaman berbelanja yang positif dan negatif.

Text Mining merupakan penerapan konsep dan teknik data mining untuk mencari pola dalam teks, proses penganalisaan teks guna menemukan informasi yang bermanfaat untuk tujuan tertentu. Defenisi lain yang berkaitan

dengan Text Mining dikatakan bahwa Text Mining merupakan penambangan data yang berupa teks dimana sumber data biasanya didapatkan dari dokumen dan tujuannya adalah mencari kata-kata yang dapat mewakili isi dari dokumen sehingga dapat dilaku kan analisa keterhubungan antara dokumen [1]. Metode Term Frequency Invers Document Frequency (TF-IDF) merupakan metode yang digunakan menentukan seberapa jauh keterhubungan kata (term) terhadap dokumen dengan memberikan bobot setiap kata. Metode TF-IDF ini menggabungkan dua konsep yaitu frekuensi kemunculan sebuah kata di dalam sebuah dokumen dan inverse frekuensi dokumen yang mengandung kata tersebut [2].

Penulis menerapkan algoritma Text Mining untuk mengindentifikasi testimonial berdasarkan penelitian yang dilakukan oleh Bening Herwijayanti, Dian Eka Ratnawati dan Lailil Muflikhah dengan judul "Klasifikasi berita oneline dengan menggunakan pembebotan TF-IDF dan cosine similarity" menyimpulkan bahwa "Untuk menerapkan pengelompokan berita online dengan menggunakan algoritma single pass clustering memerlukan proses preprocessing yaitu tokenizing, stopword dan stemming. preprocessing tersebut dapat memperkecil term sehingga bisa mempercepat proses perhitungan pembebotan term menggunakan TF-IDF dan mempercepat proses cosine similarity. dan penelitian yang dilakukan oleh Bambang Kurniawan, Syahril Effendi, Opim Salim Sitompul, dengan judul "Klasifikasi Konten Berita Dengan Metode Text Mining" menyimpulkan bahwa "dari hasil pengujian algoritma Text Mining mampu melakukan proses klasifikasi data berita secara otomatis dan proses klasifikasi semakin akurat jika data latih yang digunakan dalam pembelajaran dalam jumlah banyak [5].

2. TEORITIS

2.1. Testimonial

Testimonial adalah komentar-komentar atau pendapat dari konsumen mengenai produk atau jasa yang telah di beli nya , kemudian pendapat tersebut di sebarluaskan, dalam bidang periklanan, testimonial sering di gunakan untuk menarik minat dari konsumen, penggunaan testimonial dapat di terapkan melalui berbagai cara, seperti dengan memberikan testimonial pada orang ahli, artis atau orang biasa untuk menceritakan atau berbagi pengalaman terhadap suatu produk yang telah di beli atau di gunakan nya [4].

2.2. Text Mining

Text mining dapat didefinisikan secara luas sebagai proses pengetahuan intensif di mana pengguna berinteraksi dengan koleksi dokumen dari waktu ke waktu dengan menggunakan seperangkat alat analisis. Text mining berusaha untuk mengekstrak informasi yang berguna dari sumber data melalui identifikasi dan eksplorasi pola yang menarik. Text mining banyak mengarah pada bidang penelitian data mining. Oleh karena itu, tidak mengherankan bahwa text mining dan data mining akan berada pada tingkat arsitektur yang sama [1].

2.3. Term Frequency- Inverce Document Frequency(TF-IDF)

Data yang telah melalui tahap preprocessing harus berbentuk numerik. Untuk mengubah data tersebut menjadi numerik yaitu menggunakan metode pembobotan TF-IDF merupakan metode yang digunakan menetukan seberapa jauh keterhubungan kata (term) terhadap dokumen dengan memberikan bobot setiap kata. Metode TF-IDF ini menggabungkan dua konsep yaitu frekuensi kemunculan sebuah kata di dalam sebuah dokumen dan inverse frekuensi dokumen yang mengandung kata tersebut [6].

Dalam perhitungan bobot menggunakan TF-IDF, dihitung terlebih dahulu nilai TF perkata dengan bobot masing-masing kata adalah 1. Sedangkan nilai IDF diformulasikan pada persamaan (1).

$$IDF(word) = log \frac{td}{df}$$

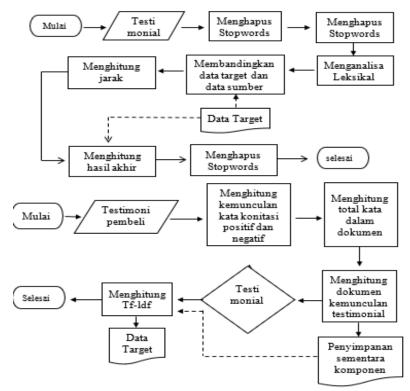
IDF (word) adalah nilai IDF dari setiap kata yang akan di cari, td adalah jumlah keseluruhan dokumen yang ada, df jumlah kemunculan kata pada semua dokumen.

3. ANALISA DAN PEMBAHASAN

Testimonial merupakan salah satu teknik yang dilakukan untuk menyakinkan pelanggan berbelanja di ecommerce yang dimilikinya, Testimonial pada suatu aplikasi *e-commerce* tidak selamanya positif, ada kalanya testimonial yang disampaikan oleh pembeli negatif. Masalah yang dihadapi oleh calon pembeli adalah tidak tersedianya persentasi atau informasi jumah pembeli dengan pengalaman belanja yang positif dan negatif karena pada umumnya testimonial yang disampaikan hanya dalam bentuk daftar saja. Hal tersebut tentunya akan merepotkan calon pembeli jika berpedoman terhadap persentase pengalaman berbelanja yang positif, oleh sebab itu dibutuhkan suatu teknik untuk menghasilkan informasi berapa banyak testimonial dari pembeli sebelumnya dengan pengalaman berbelaja yang positif dan negatif.

Text mining merupakan penerapan konsep dan teknik data mining untuk mencari pola dalam teks, proses penganalisaan teks guna menemukan informasi yang bermanfaat untuk tujuan tertentu, Sedangkan algoritma Term Frequency Invers DocumentFrequency (TF-IDF) merupakan metode yang digunakan menentukan seberapa jauh keterhubungan kata (term) terhadap dokumen dengan memberikan bobot setiap kata. Penerapan dari kedua algoritma

tersebut dibagi menjadi algoritma text mining digunakan sebagai penolahan teks dari setiap testimoni, hasil dari algoritma tersebut akan menghasilkan kata-kata akar (root) dari setiap testimoni. Kata-kata akar tersebut akan dibandingkan dengan kata-kata yang mengandung konotasi positif dan konotasi negatif dengan menggunakan algoritma *Term Frequency Invers Document Frequency* (TF-IDF). Hasil dari algoritma TF-IDF berupa bobot kesesuaian atas kata-kata konotasi negatif dan positif yang telah ditentukan. Penerapan dari algoritma *text mining* dan algoritma *Term Frequency Invers Document Frequency* (TF-IDF) dapat dilihat pada gambar 1.



Gambar 1. Skema Penerapan Algoritma Text Mining

3.1. Penerapan Algoritma Text Mining dan Term Frequency Inverse Document Frequence (TF-IDF)

Untuk menganalisa testimoni pembeli atas pengalaman belanjanya, maka langkah awal yang dilakukan penulis adalah mengumpulkan data testimoni dari suatu situs *e-commerce*, dalam hal ini penulis memanfaatkan teknik web data extraction. Untuk memudahkan dalam melakukan penerapan algoritma tersebut dalam melakukan analisa testimonial pembeli, maka penulis hanya mengambil data testimoni sebanyak 40 saja, data tersebut dapat dilihat pada tabel 1.

Tabel 4.1 Data Testimoni

Nama	Testimonial
Customer	
Ima	Respon chat cepat. Packing baik. Recommended seller. Cepat sampai. Barang sesuai pesanan
Yani	Senang dengan layanan Pelapak dan akan berbelanja lagi di sini.
Reni	Respon & barang nya oke bgt, terimakasih
Dorma	Senang dengan layanan Pelapak dan akan berbelanja lagi di sini.
Velika	Barang Ok, sesuai pesanan, packing ajib aman dan sangat rapi, Seller Asik, Pokoknya Recommended lah
Evelyn	Recommended Seller, Cepat sampai, Pelapak Ramah, Respon Cepat, dan Kualitas Barang mantap
Panogari	Pengiriman cepat, kemasan rapi, barang ori dan bagus. Terima kasih Mbak Yani. Good job
Riska	Barang sesuai pesanan respon cepat makasih ya gan semoga sukses
Edi	Responsif dan komunikatif. Saya puas dengan seller ini
Hendra	Respon chat lambat, barang lama sampai
	Customer Ima Yani Reni Dorma Velika Evelyn Panogari Riska Edi

Volume 3, Nomor 1, Oktober 2019 DOI: 10.30865/komik.v3i1.1697

D11	Ridho	Barang kurang memuaskan tidak sesuai dengan dekripsi
		barang
D12	Madi	Pengiriman barang sangat lama, kecewa saya dengan
D12	Madi	pelayannya
D13	Dorrot	Kurang memuaskan pengirimannya, tidak sesuai dengan
D13	Dayat	waktu estimasi yang disampaikan
D14	Wilson	Barang yang saya terima lecet, packing kurang baik
D15	Andre	Barang sesuai pesanan, semoga ada promo lagi

Setelah data dikumpulkan maka tahapan selanjutnya dari algoritma text mining adalah sebagai berikut :

1. Case Folding

Adapun tahapan yang dilakukan pada algoritma Teks Mining diawali dengan melakukan proses *Case Folding*, yaitu melakukan perubahan string menjadi huruf kecil. Hasil dari proses *case folding* dapat dilihat pada paragraf dibawah ini.

Tabel 2. Hasil Tahapan Case Folding

Kode	Testimonial
D1	respon chat cepat. packing baik. recommended seller. cepat sampai. barang sesuai
	pesanan
D2	senang dengan layanan pelapak dan akan berbelanja lagi di sini.
D3	respon & barang nya oke banget, terimakasih
D4	senang dengan layanan pelapak dan akan berbelanja lagi di sini.
D5	barang ok, sesuai pesanan, packing ajib aman dan sangat rapi, seller asik, pokoknya recommended lah
D6	recommended seller, cepat sampai, pelapak ramah, respon cepat, dan kualitas barang mantap
D7	pengiriman cepat, kemasan rapi, barang ori dan bagus. terima kasih mbak yani. good job
D8	barang sesuai pesanan respon cepat makasih ya gan semoga sukses
D9	responsif dan komunikatif. saya puas dengan seller ini
D10	respon chat lambat, barang lama sampai
D11	barang kurang memuaskan tidak sesuai dengan dekripsi barang
D12	pengiriman barang sangat lama, kecewa saya dengan pelayannya
D13	kurang memuaskan pengirimannya, tidak sesuai dengan waktu estimasi yang
	disampaikan
D14	barang yang saya terima lecet, packing kurang baik
D15	barang yang saya terima lecet, packing kurang baik

2. Tokenizing

Tahap tokenizing adalah tahap pemotongan string menjadi potongan kata kemudian disusun menjadi baris. Tahap tersebut dapat dilihat dibawah ini.

Tabel 3. Hasil Tahapan Tokenizing

Kode	Testimonial
D1	respon chat cepat. packing baik. recommended seller. cepat sampai. barang sesuai
	pesanan.
D2	senang, dengan layanan pelapak, dan akan berbelanja, lagi di sini.
D3	respon & barang nya oke banget, terimakasih.
D4	senang, dengan layanan pelapak, dan akan berbelanja, lagi di sini.
D5	barang ok, sesuai pesanan, packing ajib aman dan sangat rapi, seller asik, pokoknya
	recommended lah.
D6	recommended seller, cepat sampai, pelapak ramah, respon cepat, dan kualitas barang
	mantap.
D7	pengiriman cepat, kemasan rapi, barang ori dan bagus. terima kasih mbak yani. good job.
D8	barang sesuai pesanan. respon cepat. makasih ya gan.semoga sukses.
D9	responsif dan komunikatif. saya puas dengan seller ini.
D10	respon chat lambat, barang lama sampai.
D11	barang kurang memuaskan. tidak sesuai. dengan dekripsi barang.
D12	pengiriman barang sangat lama, kecewa saya dengan pelayannya.
D13	kurang memuaskan pengirimannya, tidak sesuai dengan waktu estimasi yang
	disampaikan.

Volume 3, Nomor 1, Oktober 2019 DOI: 10.30865/komik.v3i1.1697

- D14 barang yang saya terima lecet, packing kurang baik.
- D15 barang sesuai pesanan, semoga promo.

3. Filtering

Pada tahapan ini akan dilakukan pengahapusan kata yang tidak penting atau disebut dengan stop word, dalam hal ini penulis memanfaatkan library tala, beberapa daftar kata stop word sebagai berikut: *ada, adalah, adanya, adapun, akan, akankah, akhir, akhiri, akhirnya, aku, akulah, amat, amatlah, anda, andalah, antar, antara, dll.* Hasil dari menghilangkan kata stop word dari berita dapat dilihat pada paragraf dibawah ini:

	Tabel	4. Ha	ısil Tal	napan i	Filterin	g
--	-------	-------	----------	---------	----------	---

Kode	Testimonial
D1	respon chat cepat packing recommended seller cepat barang sesuai pesanan
D2	senang. layanan pelapak. berbelanja.
D3	respon & barang nya oke banget, terimakasih.
D4	senang. layanan pelapak. berbelanja. sini.
D5	barang ok, sesuai pesanan, packing ajib aman rapi, seller asik, pokoknya recommended
	lah.
D6	recommended seller, cepat, pelapak ramah, respon cepat, kualitas barang mantap.
D7	pengiriman cepat, kemasan rapi, barang ori bagus. terima kasih mbak yani. good job.
D8	barang sesuai pesanan. respon cepat. makasih ya gan.semoga sukses.
D9	responsif komunikatif. puas seller.
D10	respon chat lambat, barang.
D11	barang memuaskan. sesuai. dekripsi barang.
D12	pengiriman barang, kecewa pelayannya.
D13	kurang memuaskan pengirimannya, sesuai estimasi.
D14	barang terima lecet, packing.
D15	barang sesuai pesanan, semoga promo.

4. Stemming

Pada tahapan dilakukan proses mentransformasikan kata-kata yang menggunakan aturan tertentu seperti menghilangkan awalan dan ahiran untuk mendapatkan kata-kata akarnya atau disebut dengan root. Hasil dari proses stemming dapat dilihat pada paragraf dibawah ini :

Tabel 5. Hasil Tahapan Stemming

Kode	Testimonial
D1	respon chat cepat pack recommend seller cepat barang sesuai pesan
D2	senang. layan pelapak.belanja.
D3	respon & barang nya oke banget, terimakasih.
D4	senang. layan lapak. belanja. sini.
D5	barang ok, sesuai pesan, packing ajib aman rapi, seller asik, pokok recommend lah.
D6	recommend seller, cepat, pelapak ramah, respon cepat, kualitas barang mantap.
D7	pengirim cepat, kemas rapi, barang ori bagus. terima kasih mbak yani. good job.
D8	barang sesuai pesan. respon cepat. makasih ya gan.semoga sukses.
D9	responsif komunikatif. puas seller.
D10	respon chat lambat, barang.
D11	barang memuas. sesuai. dekripsi barang.
D12	pengirim barang, kecewa pelayan.
D13	kurang memuas pengiriman, sesuai estimasi.
D14	barang terima lecet, packing.
D15	barang sesuai pesanan, semoga promo.

5. Spelling Normalization

Tahapan selling normalization adalah perbaikan dan subtitusi kata-kata yang salah eja ataupun disingkat dengan bentuk tertentu. Hasil dari tahapan spelling normalization dapat dilihat pada paragraf dibawah ini.

Tabel 6. Hasil Tahapan Spelling Normalization

	Two of of Table Pain Spering 1 (officers)
Kode	Testimonial
D1	respon chat cepat pack recommend seller cepat barang sesuai pesan
D2	senang. layan pelapak. belanja.
D3	respon & barang nya oke banget, terimakasih.
D4	senang. layanan pelapak. belanja. sini.
D5	barang ok, sesuai pesan, packing ajib aman rapi, seller asik, pokok recommend lah.

Page: 808-814

- D6 recommend seller, cepat, pelapak ramah, respon cepat, kualitas barang mantap.
- D7 pengirim cepat, kemas rapi, barang ori bagus. terima kasih mbak yani. good job.
- D8 barang sesuai pesan. respon cepat. makasih ya gan.semoga sukses.
- D9 responsif komunikatif. puas seller.
- D10 respon chat lambat, barang.
- D11 barang memuas. sesuai. dekripsi barang.
- D12 pengirim barang, kecewa pelayan.
- D13 kurang memuas pengiriman, sesuai estimasi.
- D14 barang terima lecet, packing.
- D15 barang sesuai pesanan, semoga promo.

4.2. Analyzing

Analyzing merupakan tahap penentuan seberapa jauh keterhubungan antar kata-kata dokumen yang ada. Untuk memudahkan analisa keterhubungan antar kata-kata pada setiap testimony maka penulis menerapkan algoritma term frequency—inverse document frequency (TF-IDF). Algoritma tersebut akan membantu penulis dalam menganalisa hubungan antara masing-masing frase/kalimat dari setiap testimonial dengan kata-kata yang mengandung konotasi positif dan konotasi negatif. Sebagai data target yang digunakan pada algoritma TF-IDF maka penulis telah menentukan kata-kata yang mengandung konotasi positif dan konotasi negatif yang dapat dilihat pada tabel dibawah ini.

Tabel 7. Kata-kata Konotasi Positif dan Negatif

	Konotasi Positif	Konotasi Negatif				
Cepat		Lambat				
Sesuai		Kurang				
Senang		Lama				
Rapi		Tidak				
Bagus		Kecewa				

Hasil dari keterkaitan frase/kalimat testimonial yang belum diketahui apakah mengandung konotasi positif atau negatif dengan menerapkan algoritma TF-IDF dapat dilihat pada tabel 4.8 di bawah ini:

Tabel 8. Term Frekuansi dari masing-masing testimonial

0	tf									16	D	. 16	110.1						
Q	d1	d2	d3	d4	d5	d6	d 7	d8	d9	d10	d11	112	13	14	15	- df	\overline{df}	idf	idf+1
Cepat	2	0	0	0	0	2	1	1	0	0	0	0	0	0	0	4	3.75	0.574	1.574
sesuai	1	0	0	0	1	0	0	1	0	0	1	0	1	0	1	6	2.5	0.397	1.397
Senang	0	1	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	2	7.5	0.875	1.875
Rapi	0	0	0	0	1	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	2	7.5	0.875	1.875
Bagus	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	1	15	1.176	2.176
Lambat	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Kurang	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1	15	1.176	2.176
Lama	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Tidak	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Kecewa	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	1	15	1.176	2.176

Tabel 9. Hasil pembobotan dari masing-masing testimonial

W=tf*(IDF+1)														
D1	D2	D3	D4	D5	D6	D7	D8	D9	D10	D11	D12	D13	D14	D15
3.148	0	0	0	0	3.148	1.574	1.574	0	0	0	0	0	0	0
1.397	0	0	0	1.397	0	0	1.397	0	0	1.397	0	1.397	0	1.397
0	1.875	0	1.875	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	1.875	0	1.875	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	2.176	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	2.176	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	2.176	0	0	0
4.545	1.875	0	1.875	3272	3.148	5.625	2.971	0	0	1.397	2.176	3573	0	1.397

Dari hasil perhitungan algoritma TF-IDF menunjukkan bobot untuk kata dengan konotasi positif sebesar 27.484 dan konotasi negatif sebesar 36.206 maka untuk menentukan persentasi dari sentiment masyarakat penulis menggunakan rumus sbb:

$$sentimen x = \frac{100}{sentimen positif + sentimen negatif} x sentimen$$

Sentimen positif

Sentimen Postif =
$$\frac{100}{27.484 + 36.206} \times 36.206 = 56.84 \%$$

Sentiment Negatif

Sentimen Negatif =
$$\frac{100}{36.206+27.484} \times 27.484 = 43.15 \%$$

Dari hasil penerapan algoritma text mining dan algoritma TF-IDF pada anilisa testimonial pada Toko Allmeeart dari setiap produk di websitenya, maka penulis telah melakukan pengujian terhadap masing-masing produk sebanyak 10 kali, maka didapatkanlah hasil sebagai berikut :

Tabel 10. Hasil Pengujian

No	Testimoni	Positif	Negatif
1.	Gamis az-zahra	25%	10%
2.	Gamis arniz	20%	5%
3.	Pakaian koko	25%	5%
4.	Sepatu adidas	15%	10%
5.	Jilbab az-zahra	20%	5%
6.	Tas channel	25%	5%
7.	Tas kosmetik	25%	10%
8.	Gamis otte hijab	20%	5%
9.	Jam tangan	20%	10%
10.	Jilbab mayra	15%	10%

Dari tabel hasil pengujian tersebut terbukti bahwa algoritma text mining dan algoritma TF-IDF dapat menganalisa konotasi positif dan negatif pada testimonial masing-masing produk.

4. KESIMPULAN

Dari berbagai penjelasan yang telah diuraikan dalam laporan, maka dapat disimpulkan berbagai hal sebagai berikut:

- 1. Algoritma text mining dan term frequency inverse document frequency (TF-IDF) mampu melakukan klasifikasi testomoni dengan konotasi positif dan negative
- 2. Terjadi Overlap similarity dikarenakan pada tahapan steaming pada algoritma text mining masih dilakukan secara manual.
- 3. Semakin banyak ditentukan kata yang mengandung kata konotasi positif dan negatif maka hasil yang didapatkan menjadi lebih baik.

5. REFERENCES

- W. F. Kusuma, "Pengembangan Halaman Web Menggunakan Xml," J. Tek. Inform., vol. 6, no. 2, 2015.
- P. S. Hasugian, "Website Sebagai Media Promosi," Peranc. WEBSITE SEBAGAI MEDIA PROMOSI DAN Inf. Penda, vol. 3, no. 1, pp. 82-86, 2018.
- P. Perancangan, "Perancangan Desain Website Sebagai Salah Satu Media Promosi the Cobbler Yogyakarta," pp. 1–22, 2017.
- R. I. Darmawan and A. H. Setianingrum, "1574-3879-1-Pb," vol. 5341, no. April, pp. 53-62, 2018.
- A. Prayitno, A. Johar, and Y. Setiawan, "Implementasi algoritma turbo boyer moore pada aplikasi kamus istilah biologi berbasis android," vol. 6, no. 1, pp. 13-23, 2018.
- G. G. Maulana, "Pembelajaran Dasar Algoritma Dan Pemrograman Menggunakan El-Goritma Berbasis Web," J. Tek. Mesin, vol. 6, no. 2, p. 8, 2017.
- P. Translator, B. Pascal, D. Effendi, T. Hartono, and A. Kurnaedi, "Penerapan String Matching," vol. 11, no. 2, pp. 262-275.
- [8] M. Noorfaik and S. Novianto, "Efisiensi Penggunaan Algoritma Boyer Moore untuk Prediksi Perilaku Orang melalui Interaksi di Twitter."
- A. A. Zabar and F. Novianto, "KEAMANAN HTTP DAN HTTPS BERBASIS WEB MENGGUNAKAN SISTEM OPERASI KALI LINUX Program Studi Teknik Komputer - FTIK Universitas Komputer Indonesia Jurnal Ilmiah Komputer dan Informatika (KOMPUTA)," Ilm. Komput. dan Inform., vol. 4, no. ISSN: 2089-9033, pp. 69-74, 2015.
- [10] R. Hidayatullah, "Pembuatan Desain Website Sebagai Penunjang Company Profile CV. Hensindo.," pp. 11–25, 2016.