



ANALISIS SENTIMEN DAN PENGGALIAN OPINI

Asrumi
Didik Suharijadi
Agustina Dewi Setiari
Diah Putri Wulanda

ANALISIS SENTIMEN DAN PENGGALIAN OPINI

Analisis sentimen adalah bidang studi yang menganalisis opini, sentimen, evaluasi, penilaian, sikap, dan emosi masyarakat terhadap entitas seperti produk, layanan, organisasi, individu, isu, peristiwa, topik, dan atributnya. Analisis sentimen biasanya dilakukan dalam konteks data teks, seperti ulasan produk, tweet, posting media sosial, artikel berita, dan lainnya. Tujuan analisis sentimen adalah untuk memahami bagaimana orang merasakan atau berpikir tentang suatu topik, produk, layanan, merek, atau peristiwa. Analisis sentimen berdasarkan penggalian opini ini sudah banyak dikenal dalam dunia perdagangan sejak sebelum tahun 2000-an. Riset bidang ini sangat produktif karena terdapat banyak ragam aplikasi di berbagai bidang, termasuk aplikasi komersial yang mampu menyediakan banyak data, di web, dan munculnya medsos. Analisis sentimen menjadi pusat penelitian media social yang berdampak pada dunia ilmu manajemen, ilmu politik, ilmu ekonomi, dan ilmu-ilmu social.

Dalam analisis sentimen, teks atau data dianalisis untuk menentukan apakah mengandung sentimen positif, negatif, atau netral. Sentimen ini dapat berkaitan dengan berbagai aspek, termasuk kepuasan pelanggan terhadap produk, reaksi masyarakat terhadap berita, atau persepsi konsumen terhadap merek.

Dalam analisis sentimen, ilmu semantik dalam unsur pemahaman makna kata, makna kalimat, hubungan makna, dan pemahaman konteks turut berperan dalam mengurai teks opini, apakah menunjukkan sentimen positif, negatif atau netral. Dalam analisis sentimen tersebut dapat dilakukan melalui analisis: (1) Preprosesing Teks, yakni membersihkan dan mengolah teks untuk menghilangkan karakter khusus, tanda baca, dan kata-kata yang tidak relevan; (2) Pembobotan Kata, yakni menghitung bobot kata-kata dalam teks untuk menilai sejauh mana kata-kata tersebut mengindikasikan sentimen positif atau negative; dan (3) Analisis Emosi, yakni mengidentifikasi emosi yang terkandung dalam teks, seperti kebahagiaan, marah, sedih, atau takut.

Analisis sentimen dapat berbasis aspek, berbasis leksikon, berbasis perbandingan pendapat, dan berbasis penggalian opini. Buku ini berbicara tentang penggunaan kata-kata, frase, dan kalimat-kalimat dalam dunia ekonomi perdagangan (online) yang disoroti dari segi makna. Hal ini penting untuk mengetahui animo pembeli lewat komentar di media online sebagai parameter perusahaan atau penjual untuk melakukan evaluasi diri. Apakah animo suatu produk itu mendapat sentimen positif, negatif, atau netral.



Anggota IKAPI
No. 225/JTE/2021

0858 5343 1992

eurekamediaaksara@gmail.com

Jl. Banjaran RT.20 RW.10

Bojongsari - Purbalingga 53362

ISBN 978-623-151-907-8



9 78623 1519078

ANALISIS SENTIMEN DAN PENGGALIAN OPINI

Asrumi

Didik Suharijadi

Agustina Dewi Setiari

Diah Putri Wulanda



PENERBIT CV.EUREKA MEDIA AKSARA

Digital Repository Universitas Jember

ANALISIS SENTIMEN DAN PENGGALIAN OPINI

Penulis : Asrumi
Didik Suharjadi
Agustina Dewi Setiari
Diah Putri Wulanda

Desain Sampul : Ardyan Arya Hayuwaskita

Tata Letak : Husnun Nur Afifah

ISBN : 978-623-151-907-8

Diterbitkan oleh : EUREKA MEDIA AKSARA, NOVEMBER 2023
ANGGOTA IKAPI JAWA TENGAH
NO. 225/JTE/2021

Redaksi:

Jalan Banjaran, Desa Banjaran RT 20 RW 10 Kecamatan Bojongsari
Kabupaten Purbalingga Telp. 0858-5343-1992

Surel : eurekamediaaksara@gmail.com

Cetakan Pertama : 2023

All right reserved

Hak Cipta dilindungi undang-undang
Dilarang memperbanyak atau memindahkan sebagian atau
seluruh isi buku ini dalam bentuk apapun dan dengan cara
apapun, termasuk memfotokopi, merekam, atau dengan teknik
perekaman lainnya tanpa seizin tertulis dari penerbit.

ANALISIS SENTIMEN DAN PENGGALIAN OPINI

(Bing Liu. *Sentiment Analysis and Opinion Mining*, Morgan & Claypool Publishers, May 2012, liub@cs.uic.edu)

Buku yang berjudul "Analisis Sentimen dan Penggalian Opini" ini merupakan buku terjemahan dari buku "*Sentiment Analysis and Opinion Mining*" oleh Bing Liu yang diterbitkan oleh Morgan & Claypool Publishers, May 2012. Buku ini dapat digunakan sebagai bahan perkuliahan Semantik Bahasa Indonesia, yang terdiri atas 12 bab.

Buku ini membicarakan (1) Analisis Sentimen sebagai Problem yang Menarik; (2) Masalah Analisis Sentimen; (3) Klasifikasi Sentimen Dokumen; (4) Subjektivitas Kalimat dan Klasifikasi Sentimen; (5) Analisis Sentimen Berbasis Aspek; (6) Generasi eLksikon Sentimen; (7) Rangkuman Opini; (8) Analisis Perbandingan Pendapat; (9) Pencairan dan Pengambilan Opini; (10) Deteksi Spam Opini; (11) Kualitas Ulasan; dan (12) Catatan Penutup. Buku ini berbicara tentang penggunaan kata-kata, frase, dan kalimat-kalimat dalam dunia ekonomi perdagangan (*online*) yang disoroti dari segi makna. Hal ini penting untuk mengetahui animo pembeli lewat komentar di media online sebagai parameter perusahaan atau penjual untuk melakukan evaluasi diri. Apakah animo suatu produk itu mendapat sentiment positif, negative, atau netral.

Dengan buku ini, pembelajar Semantik sebagai ilmu linguistik tentang makna-makna tanda bahasa, berupa kata, frase, dan kalimat dapat dikembangkan dalam dunia perdagangan, khususnya tentang animo pembeli atau konsumen dalam mengomentari produk yang telah dibeli. Dengan mengetahui berbagai animo konsumen, perusahaan atau produk dapat mengetahui, membranding, dan mengevaluasi serta mengambil langkah-langkah baru yang inovatif agar omset penjualan cenderung positif.



Sudahkah hidup kita bermakna?

"Hidup akan penuh arti dan bermakna, jika bermanfaat bagi orang lain, bukan hanya untuk keluarga dan diri sendiri"

'Life will be full of meaning and meaningful, if it is useful for other people, not just for family and yourself'



KATA PENGANTAR

Puji syukur dipanjangkan kehadirat Allah SWT., karena atas ridho-Nya penulisan buku “Analisis Sentimen dan Penggalian Opini” ini dapat diselesaikan dengan baik. Tulisan ini merupakan hasil terjemahan dari buku yang berjudul *“Sentiment Analysis and Opinion Mining”* yang ditulis oleh Bing Liu yang diterbitkan oleh Morgan & Claypool Publishers, May 2012. Dalam buku ini terdiri atas 12 bab.

Bab 1 tentang Analisis Sentimen sebagai Problem yang Menarik. Bab 2 tentang Masalah Analisis Sentimen. Bab 3 tentang Klasifikasi Sentimen Dokumen. Bab 4 tentang Subjektivitas Kalimat dan Klasifikasi Sentimen. Bab 5 tentang Analisis Sentimen Berbasis Aspek. Bab 6 tentang Generasi Lksikon Sentimen. Bab 7 tentang Rangkuman Opini. Bab 8 tentang Analisis Perbandingan Pendapat. Bab 9 tentang Pencairan dan Pengambilan Opini Bab 1 tentang Deteksi Spam Opini. Bab 11 tentang Kualitas Ulasan. Bab 12 tentang Catatan Penutup.

Buku ini merupakan hasil terjemahan sebagai bahan analisis makna kata, frase, dan kalimat dalam teks komentar konsumen pada perdagangan *online* untuk mengetahui pandangan mereka terhadap sebuah produk yang telah dibeli. Apakan menunjukkan sentimen positif, negatif, atau netral. Dengan analisis sentiment tersebut, para produsen atau penjual dapat memperbaiki diri untuk meningkatkan omset. Penulis berharap agar buku ini bermanfaat bagi pembelajar mata kuliah Semantik Bahasa Indonesia (khususnya), terlepas dari segala kekurangannya yang masih membutuhkan perbaikan. Pembuatan buku ini dapat membantu mahasiswa untuk mengembangkan diri dalam menganalisis bentuk-bentuk bahasa dalam dunia ilmu yang lain, termasuk dunia politik.

Terlepas dari sejumlah kekurangan yang ada, semoga buku ini banyak memberikan manfaat bagi pembaca. Kritik dan saran sangat dibutuhkan demi kesempurnaan buku ini.

Jember, 5 November 2023

Penulis

DAFTAR ISI

KATA PENGANTAR.....	v
DAFTAR ISI.....	vi
DAFTAR GAMBAR.....	ix
DAFTAR TABEL	x
BAB 1 ANALISIS SENTIMEN: PROBLEM YANG MENARIK..1	
A. Aplikasi Analisis Sentimen.....	2
B. Penelitian Analisis Sentimen	5
C. Deteksi Spam Opini.....	11
D. Apa yang Akan Terjadi.....	12
BAB 2 MASALAH ANALISIS SENTIMEN	14
A. Definisi Masalah.....	15
B. Rangkuman Opini	27
C. Berbagai Jenis Pendapat.....	28
D. Subjektivitas dan Emosi.....	30
E. Sudut Pandang Penulis dan Pembaca	33
F. Ringkasan.....	34
BAB 3 KLASIFIKASI SENTIMEN DOKUMEN.....	35
A. Klasifikasi Sentimen Menggunakan Supervised Learning	37
B. Klasifikasi Sentimen Menggunakan Pembelajaran Tanpa Pengawasan.....	43
C. Prediksi Peringkat Sentimen	45
D. Klasifikasi Sentimen Lintas Domain.....	48
E. Klasifikasi Sentimen Lintas Bahasa.....	53
F. Ringkasan.....	56
BAB 4 SUBJEKTIVITAS KALIMAT DAN KLASIFIKASI SENTIMEN	58
A. Klasifikasi Subjektivitas	60
B. Klasifikasi Sentimen Kalimat	65
C. Menangani Kalimat Bersyarat.....	68
D. Menangani Kalimat Sarkastik	70
E. Subjektivitas dan Klasifikasi Sentimen Lintas Bahasa .71	
F. Menggunakan Informasi Wacana untuk Klasifikasi Sentimen.....	75
G. Ringkasan.....	76

BAB 5 ANALISIS SENTIMEN BERBASIS ASPEK.....	78
A. Klasifikasi Aspek Sentimen.....	80
B. Aturan Dasar Pendapat dan Semantik Komposisi	84
C. Ekstraksi Aspek.....	93
D. Mengidentifikasi Aspek Penggunaan Sumber Daya .	110
E. Perluasan Leksikon Opini dan Ekstraksi Aspek Secara Serentak	112
F. Mengelompokkan Aspek ke dalam Kategori.....	116
G. Entitas, Pemegang Opini dan Ekstraksi Waktu	120
H. Resolusi Inti dan Disambiguasi Pengertian Kata	123
I. Ringkasan	126
BAB 6 GENERASI LEKSIKON SENTIMEN	129
A. Pendekatan Berbasis Kamus	130
B. Pendekatan Berbasis Korpus	137
C. Fakta yang Diinginkan dan Tidak Diinginkan.....	143
D. Ringkasan	145
BAB 7 RANGKUMAN OPINI.....	147
A. Peringkasan Opini Berbasis Aspek	148
B. Penyempurnaan Peringkasan Opini Berbasis Aspek	151
C. Peringkasan Pandangan Kontrasif	154
D. Peringkasan Tradisional.....	155
E. Ringkasan	156
BAB 8 ANALISIS PERBANDINGAN PENDAPAT	158
A. Definisi Masalah.....	159
B. Identifikasi Kalimat Perbandingan	163
C. Mengidentifikasi Entitas Pilihan	165
D. Ringkasan	168
BAB 9 PENCARIAN DAN PENGAMBILAN OPINI.....	170
A. Pencarian Web vs. Pencarian Opini	170
B. Teknik Pengambilan Opini yang Ada.....	172
C. Ringkasan	176
BAB 10 DETEKSI SPAM OPINI	177
A. Jenis Spam dan Spam	178
B. Deteksi Spam yang Diawasi.....	184
C. Deteksi Spam Tanpa Pengawasan.....	188
D. Deteksi Spam Kelompok	194
E. Ringkasan	196

Digital Repository Universitas Jember

BAB 11 KUALITAS ULASAN.....	198
A. Kualitas sebagai Masalah Regresi	199
B. Metode Lainnya.....	200
C. Ringkasan.....	204
BAB 12 CATATAN PENUTUP	205
DAFTAR PUSTAKA.....	207
INDEX	257
TENTANG PENULIS.....	276



DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1. Ringkasan Opini Berdasarkan Aspek	27
Gambar 5.1. Contoh Review Format 1	95
Gambar 5.2. Contoh Review Format 2	96
Gambar 7.1. Ringkasan Opini Berdasarkan Aspek	150
Gambar 7.2. Visualisasi Rangkuman Opini Berdasarkan Aspek.	150



DAFTAR TABEL

Tabel 3.1. Penn Treebank Part-Of-Speech (POS) tags	39
Tabel 3.2. Pola Tag POS untuk Mengextraksi Frasa Dua Kata ...	44
Tabel 5.1. Aturan untuk Ekstraksi Kata Aspek dan Opini.....	114
Tabel 10.1. Ulasan Palsu vs. Kualitas Produk	180



BAB

ANALISIS SENTIMEN: PROBLEM YANG MENARIK

Analisis sentimen, juga disebut makna opini, adalah bidang studi yang menganalisis opini, sentimen, evaluasi, penilaian, sikap, dan emosi masyarakat terhadap entitas seperti produk, layanan, organisasi, individu, isu, peristiwa, topik, dan atributnya. Ini mewakili ruang permasalahan yang besar. Ada juga banyak nama dan tugas yang sedikit berbeda, misalnya analisis sentimen, penambangan opini, ekstraksi opini, penambangan sentimen, analisis subjektivitas, analisis pengaruh, analisis emosi, penambangan tinjauan, dll. Namun, semuanya kini berada di bawah payung analisis sentimen. atau penambangan opini. Meskipun di industri, istilah analisis sentimen lebih umum digunakan, namun di dunia akademis, analisis sentimen dan penambangan opini sering digunakan. Mereka pada dasarnya mewakili bidang studi yang sama. Istilah analisis sentimen mungkin pertama kali muncul pada (Nasukawa dan Yi, 2003), dan istilah penambangan opini pertama kali muncul pada (Dave, Lawrence dan Pennock, 2003). Namun penelitian mengenai sentimen dan opini muncul lebih awal (Das dan Chen, 2001; Morinaga et al., 2002; Pang, Lee dan Vaithyanathan, 2002; Tong, 2001; Turney, 2002; Wiebe, 2000). Dalam buku ini, kami menggunakan istilah analisis sentimen dan makna opini secara bergantian. Untuk menyederhanakan penyajiannya, dalam buku ini kita akan menggunakan istilah opini untuk menunjukkan opini, sentimen, evaluasi, penilaian, sikap, dan emosi. Namun, konsep-konsep ini tidak setara. Kami akan membedakannya bila

BAB

3

KLASIFIKASI SENTIMEN DOKUMEN

Mulai dari bab ini, kami membahas arah atau topik penelitian utama saat ini dan teknik intinya. Klasifikasi sentimen mungkin merupakan topik yang paling banyak dipelajari (lihat juga surveinya (Pang dan Lee, 2008)). Hal ini bertujuan untuk mengklasifikasikan dokumen opini sebagai ekspresi opini atau sentimen positif atau negatif. Tugas ini juga umumnya dikenal sebagai klasifikasi sentimen tingkat dokumen karena menganggap keseluruhan dokumen sebagai unit informasi dasar. Sebagian besar makalah penelitian tentang topik ini mengklasifikasikan ulasan online. Oleh karena itu, kami juga mendefinisikan masalah dalam konteks tinjauan, namun definisi tersebut juga berlaku untuk konteks serupa lainnya.

Definisi problem: Dengan adanya dokumen opini yang mengevaluasi suatu entitas, tentukan sentimen keseluruhan pemegang opini tentang entitas tersebut, yaitu menentukan s yang dinyatakan pada aspek UMUM dalam rangkap lima

($_$ UMUM, s, $_$ $_$),

di mana entitas e, pemegang opini h, dan waktu opini t dianggap diketahui atau tidak relevan (tidak peduli).

Ada dua formulasi berdasarkan jenis nilai yang diambil. Jika s mengambil nilai kategorikal, misalnya positif dan negatif, maka ini merupakan masalah klasifikasi. Jika s mengambil nilai numerik atau skor ordinal dalam rentang tertentu, misalnya 1 sampai 5, maka masalahnya menjadi regresi.

ulasan tidak berlabel dari domain sumber dan target, SCL pertama-tama memilih sekumpulan m fitur yang sering muncul di kedua domain dan juga merupakan prediktor yang baik untuk label sumber (makalah memilih fitur-fitur dengan nilai mutual tertinggi). informasi ke label sumber). Fitur-fitur ini disebut fitur pivot yang mewakili ruang fitur bersama dari dua domain. Kemudian menghitung korelasi setiap fitur pivot dengan fitur non-pivot lainnya di kedua domain. Hal ini menghasilkan matriks korelasi W dimana baris i merupakan vektor nilai korelasi fitur non pivot dengan fitur pivot ke- i . Secara intuitif, nilai positif menunjukkan bahwa fitur non-pivot tersebut berkorelasi positif dengan fitur pivot ke- i di domain sumber atau di domain baru. Ini menetapkan korespondensi fitur antara dua domain. Setelah itu, dekomposisi nilai singular (SVD) digunakan untuk menghitung pendekatan linier berdimensi rendah \square (k vektor singular kiri atas, ditransposisikan) dari W . Kumpulan fitur terakhir untuk pelatihan dan pengujian adalah kumpulan fitur asli x dikombinasikan dengan $\square x$ yang menghasilkan k fitur bernilai nyata. Pengklasifikasi yang dibuat menggunakan fitur gabungan dan data berlabel di domain sumber harus berfungsi di domain sumber dan target.

Pan dkk. (Pan et al., 2010) mengusulkan metode yang mirip dengan SCL pada tingkat tinggi. Algoritma bekerja dalam pengaturan di mana hanya ada contoh berlabel di domain sumber dan contoh tidak berlabel di domain target. Ini menjembatani kesenjangan antar domain dengan menggunakan algoritma penyelarasan fitur spektral (SFA) untuk menyelaraskan kata-kata khusus domain dari domain yang berbeda ke dalam cluster terpadu, dengan bantuan kata-kata independen domain sebagai jembatan. Kata-kata yang tidak bergantung pada domain seperti kata-kata pivot (Blitzer, Dredze dan Pereira, 2007) dan dapat dipilih dengan cara yang sama. SFA bekerja dengan terlebih dahulu membuat grafik bipartit dengan kata-kata yang tidak bergantung pada domain sebagai satu kumpulan node dan kata-kata khusus domain

BAB | SUBJEKTIVITAS 4 | KALIMAT DAN KLASIFIKASI SENTIMEN

Seperti yang dibahas pada bab sebelumnya, klasifikasi sentimen tingkat dokumen mungkin terlalu kasar untuk sebagian besar aplikasi. Kami sekarang beralih ke tingkat kalimat, yaitu mengklasifikasikan sentimen yang diungkapkan dalam setiap kalimat. Namun, tidak ada perbedaan mendasar antara klasifikasi tingkat dokumen dan kalimat karena kalimat hanyalah dokumen pendek. Salah satu asumsi yang sering dibuat peneliti tentang analisis tingkat kalimat adalah bahwa sebuah kalimat biasanya berisi satu opini (walaupun dalam banyak kasus tidak benar). Sebuah dokumen biasanya berisi banyak pendapat. Mari kita mulai diskusi kita dengan contoh ulasan:

“Saya membeli ponsel Motorola dua minggu lalu. Semuanya baik-baik saja pada awalnya. Suaranya jernih dan masa pakai baterainya lama, meski agak besar. Lalu, kemarin berhenti berfungsi.”

Kalimat pertama tidak mengungkapkan pendapat karena hanya menyatakan fakta. Semua kalimat lainnya mengungkapkan sentimen eksplisit atau implisit. Catatan tidak ada pendapat yang biasanya dianggap netral.

Definisi masalah: Diberikan sebuah kalimat x, tentukan apakah x menyatakan pendapat positif, negatif, atau netral (atau tidak sama sekali).

BAB | ANALISIS 5 | SENTIMEN BERBASIS ASPEK

Mengikuti perkembangan alami bab-bab, bab ini harus berfokus pada klasifikasi sentimen tingkat frasa dan kata karena dua bab terakhir membahas tentang klasifikasi tingkat dokumen dan kalimat. Namun, kita serahkan topik itu pada bab berikutnya. Dalam bab ini, kami fokus pada analisis sentimen berbasis aspek karena sekarang saatnya untuk menangani masalah lengkap yang dijelaskan dalam Bab 2 dan banyak sentimen frasa dan kata bergantung pada konteks aspek.

Seperti yang telah kita bahas dalam dua bab sebelumnya, mengklasifikasikan teks opini pada tingkat dokumen atau tingkat kalimat seringkali tidak cukup untuk diterapkan karena tidak mengidentifikasi target opini atau memberikan sentimen pada target tersebut. Sekalipun kita berasumsi bahwa setiap dokumen mengevaluasi satu entitas, dokumen yang memberikan opini positif tentang entitas tersebut tidak berarti bahwa penulis memiliki opini positif tentang seluruh aspek entitas tersebut. Demikian pula, dokumen opini negatif tidak berarti penulisnya negatif terhadap segala hal.

Untuk analisis yang lebih lengkap, kita perlu menemukan aspek-aspeknya dan menentukan apakah sentimennya positif atau negatif pada setiap aspek. Untuk mengekstrak detail tersebut, kita masuk ke tingkat aspek, yang berarti kita memerlukan model lengkap dari Bab 2, yaitu analisis sentimen berbasis aspek (atau penambangan opini), yang juga disebut penambangan opini berbasis fitur di (Hu dan Liu, 2004). Perlu diperhatikan bahwa

Zhu, 2009; Andrzejewski, Zhu dan Craven, 2009; Mukherjee dan Liu, 2012; Zhai et al., 2011). Kami akan membahasnya Bagian 5.6. Namun, menurut saya mereka masih terlalu berpusat pada statistik dan memiliki keterbatasannya sendiri. Hal ini akan bermanfaat jika kita dapat beralih ke bahasa alami dan berpusat pada pengetahuan untuk pendekatan yang lebih seimbang. Arah lainnya adalah mengintegrasikan pemodelan topik dengan beberapa teknik lain untuk mengatasi kekurangannya.

Terlepas dari metode utama yang dibahas di atas dan pada tiga bagian sebelumnya, masih ada pekerjaan lain mengenai ekstraksi aspek. Misalnya, Yi dkk. (2003) menggunakan model bahasa campuran dan rasio kemungkinan untuk mengekstrak aspek produk. Ma dan Wan (2010) menggunakan teori pemusatan dan pembelajaran terawasi. Meng dan Wang (2009) mengekstraksi aspek dari produk spesifikasi, yang merupakan data terstruktur. Kim dan Hovy (2006) menggunakan pelabelan peran semantik. Stoyanov dan Cardie (2008) mengeksplorasi resolusi coreference. Toprak, Jakob dan Gurevych (2010) merancang skema anotasi komprehensif untuk anotasi opini berbasis aspek. Anotasi sebelumnya bersifat parsial dan terutama untuk kebutuhan khusus masing-masing makalah. Carvalho dkk. (2011) membubuhkan keterangan pada kumpulan perdebatan politik dengan aspek dan informasi lainnya.

5. Memetakan Aspek Implisit

Dalam (Hu dan Liu, 2004), ada dua macam aspek yang diidentifikasi, yaitu aspek eksplisit dan aspek implisit. Namun, hal itu hanya membahas aspek-aspek eksplisit saja. Ingat di Bagian 2.1, kami menyebut aspek yang dinyatakan sebagai kata benda dan frasa kata benda sebagai aspek eksplisit, misalnya, "kualitas gambar" dalam "Kualitas gambar kamera ini bagus." Semua ekspresi lain yang menunjukkan aspek disebut aspek implisit. Ada banyak jenis ekspresi aspek implisit. Kata sifat dan kata keterangan

BAB

6

GENERASI LEKSIKON SENTIMEN

Saat ini, sudah cukup jelas bahwa kata dan frasa yang menyampaikan sentimen positif atau negatif berperan penting dalam analisis sentimen. Bab ini membahas cara menyusun daftar kata-kata tersebut. Dalam literatur penelitian, kata sentimen disebut juga kata opini, kata polar, atau kata yang mengandung opini. Kata-kata sentimen positif digunakan untuk menyatakan keadaan atau kualitas yang diinginkan, sedangkan kata-kata sentimen negatif digunakan untuk menyatakan keadaan atau kualitas yang tidak diinginkan. Contoh kata-kata sentimen positif adalah indah, menakjubkan, dan menakjubkan. Contoh kata sentimen negatif adalah buruk, buruk, dan buruk. Selain kata-kata individual, ada juga frasa dan idiom sentimen, misalnya merugikan seseorang. Secara kolektif disebut leksikon sentimen (atau leksikon opini). Untuk memudahkan penyajian, mulai sekarang ketika kita mengucapkan kata-kata sentimen, yang kita maksud adalah kata-kata dan frasa individual.

Kata sentimen dapat dibagi menjadi dua jenis, tipe dasar dan tipe komparatif. Semua contoh kata di atas adalah tipe dasar. Kata-kata sentimen yang bertipe komparatif (yang termasuk tipe superlatif) digunakan untuk menyatakan opini komparatif dan superlatif. Contoh kata-kata tersebut adalah lebih baik, lebih buruk, terbaik, terburuk, dll., yang merupakan bentuk komparatif dan superlatif dari kata sifat atau kata keterangan dasarnya, misalnya baik dan buruk. Berbeda dengan kata-kata sentimen tipe dasar, kata-kata sentimen tipe komparatif tidak mengungkapkan

BAB | RANGKUMAN 7 | OPINI

Seperti yang dibahas di Bab 2, dalam sebagian besar aplikasi analisis sentimen, seseorang perlu mempelajari opini dari banyak orang karena karena sifat subjektif dari opini, hanya melihat opini dari satu orang saja biasanya tidak cukup. Diperlukan suatu bentuk ringkasan. Bab 2 menunjukkan bahwa rangkap lima opini memberikan informasi dasar untuk ringkasan opini. Ringkasan seperti ini disebut ringkasan berbasis aspek (atau ringkasan berbasis fitur) dan diusulkan pada (Hu dan Liu, 2004; Liu, Hu dan Cheng, 2005). Sebagian besar penelitian peringkasan opini menggunakan ide-ide terkait. Kerangka kerja ini juga banyak diterapkan di industri. Misalnya, sistem analisis sentimen di Microsoft Bing dan Google Product Search menggunakan bentuk ringkasan ini. Ringkasan keluaran dapat berbentuk terstruktur (lihat Bagian 7.1) atau dalam bentuk tidak terstruktur sebagai dokumen teks pendek.

Secara umum, peringkasan opini dapat dilihat sebagai salah satu bentuk peringkasan teks multi-dokumen. Peringkasan teks telah dipelajari secara ekstensif di NLP (Das, 2007). Namun, ringkasan opini sangat berbeda dengan ringkasan dokumen tunggal atau multi-dokumen tradisional (informasi faktual) karena ringkasan opini sering kali berpusat pada entitas dan aspek serta sentimen mengenai hal tersebut, dan juga memiliki sisi kuantitatif, yang merupakan intinya. ringkasan opini berbasis aspek. Peringkasan dokumen tunggal tradisional menghasilkan teks pendek dari teks panjang dengan mengekstraksi beberapa kalimat

BAB 8 | ANALISIS PERBANDINGAN PENDAPAT

Selain mengungkapkan pendapat positif atau negatif secara langsung terhadap suatu entitas dan aspek-aspeknya, seseorang juga dapat mengungkapkan pendapat dengan membandingkan entitas serupa. Pendapat seperti ini disebut opini komparatif (Jindal dan Liu, 2006a; Jindal dan Liu, 2006b). Pendapat komparatif berkaitan tetapi juga berbeda dengan pendapat biasa. Mereka tidak hanya mempunyai makna semantik yang berbeda tetapi juga mempunyai bentuk sintaksis yang berbeda. Misalnya, kalimat opini reguler yang umum adalah “Kualitas suara ponsel ini luar biasa,” dan kalimat opini komparatif yang umum adalah “Kualitas suara ponsel Nokia lebih baik daripada iPhone.” Kalimat perbandingan ini tidak mengatakan kualitas suara ponsel mana pun baik atau buruk, tetapi sekadar membandingkannya. Karena perbedaan tersebut, maka pendapat komparatif memerlukan teknik analisis yang berbeda pula. Seperti kalimat biasa, kalimat perbandingan dapat berupa opini atau non opini. Kalimat komparatif di atas beropini karena secara eksplisit mengungkapkan sentimen komparatif penulisnya, sedangkan kalimat “iPhone lebih lebar 1 inci dari ponsel Nokia pada umumnya” tidak mengungkapkan sentimen apa pun. Dalam bab ini, pertama-tama kita akan mendefinisikan masalahnya dan kemudian menyajikan beberapa metode yang ada untuk menyelesaiakannya. Kita juga harus mencatat bahwa sebenarnya ada dua jenis opini utama yang didasarkan pada perbandingan: opini komparatif dan opini superlatif. Dalam bahasa Inggris, kata

BAB 9 | PENCARIAN DAN PENGAMBILAN OPINI

Karena pencarian Web telah terbukti menjadi layanan yang berharga di Web, tidak sulit untuk membayangkan bahwa pencarian opini juga akan sangat bermanfaat. Dua jenis kueri penelusuran opini yang umum adalah:

1. Menemukan opini publik tentang entitas atau aspek tertentu dari entitas tersebut, misalnya, menemukan opini pelanggan tentang kamera digital atau kualitas gambar kamera, dan menemukan opini publik tentang suatu isu politik atau kandidat.
2. Temukan opini seseorang atau organisasi (yaitu, pemegang opini) mengenai entitas tertentu atau aspek entitas (atau topik), misalnya, temukan opini Barack Obama tentang aborsi. Jenis penelusuran ini sangat relevan dengan artikel berita, yang mencantumkan individu atau organisasi yang menyampaikan pendapat secara eksplisit.

Untuk jenis kueri pertama, pengguna cukup memberikan nama entitas atau nama aspek bersama dengan nama entitas. Untuk jenis kueri kedua, pengguna dapat memberikan nama pemegang opini dan nama entitas atau topik.

A. Pencarian Web vs. Pencarian Opini

Mirip dengan pencarian Web tradisional, pencarian opini juga memiliki dua tugas utama: 1) mengambil dokumen/kalimat yang relevan dengan permintaan pengguna dan 2) memberi peringkat pada dokumen atau kalimat yang

BAB

10 | DETEKSI SPAM OPINI

Opini dari media sosial semakin banyak digunakan oleh individu dan organisasi untuk membuat keputusan pembelian dan membuat pilihan pada pemilu serta untuk pemasaran dan desain produk. Opini positif sering kali berarti keuntungan dan ketenaran bagi bisnis dan individu, yang sayangnya memberikan insentif yang kuat bagi orang-orang untuk mempermainkan sistem dengan memposting opini atau ulasan palsu untuk mempromosikan atau mendiskreditkan beberapa produk, layanan, organisasi, individu, dan bahkan ide sasaran tanpa mengungkapkan niat mereka yang sebenarnya, atau orang atau organisasi tempat mereka bekerja secara diam-diam. Orang-orang seperti ini disebut spammer opini dan aktivitasnya disebut spamming opini (Jindal dan Liu, 2008; Jindal dan Liu, 2007). Spam opini mengenai isu-isu sosial dan politik bahkan bisa menjadi hal yang menakutkan karena dapat membelokkan opini dan memobilisasi massa ke posisi yang bertentangan dengan adat istiadat hukum atau etika. Dapat dikatakan bahwa seiring dengan semakin banyaknya praktik opini di media sosial, spam opini akan semakin merajalela dan canggih, sehingga menghadirkan tantangan besar dalam pendeksiannya. Namun, hal-hal tersebut harus dideteksi untuk memastikan bahwa media sosial tetap menjadi sumber opini publik yang terpercaya, dan tidak penuh dengan opini palsu, kebohongan, dan penipuan.

Deteksi spam secara umum telah dipelajari di banyak bidang. Spam web dan spam email adalah dua jenis spam yang paling banyak dipelajari. Namun, spam opini sangat berbeda. Ada

BAB

11 | KUALITAS ULASAN

Dalam bab ini, kita membahas kualitas ulasan. Topiknya terkait dengan deteksi spam opini, tetapi juga berbeda karena ulasan berkualitas rendah mungkin bukan spam atau ulasan palsu, dan ulasan palsu mungkin tidak dianggap sebagai ulasan berkualitas rendah oleh pembaca karena seperti yang telah kita bahas di bab terakhir, dengan membaca ulasan sangat sulit untuk menemukan ulasan palsu. Oleh karena itu, ulasan palsu juga dapat dianggap bermanfaat atau ulasan berkualitas tinggi jika penipu menulis ulasannya lebih awal dan menyusunnya dengan baik.

Tujuan dari tugas ini adalah untuk menentukan kualitas, kegunaan, kegunaan, atau utilitas dari setiap tinjauan (Ghose dan Ipeirotis, 2007; Kim et al., 2006; Liu et al., 2007; Zhang dan Varadarajan, 2006). Ini adalah tugas yang berarti karena diinginkan untuk memberi peringkat ulasan berdasarkan kualitas atau kegunaan saat menampilkan ulasan kepada pengguna, dengan ulasan yang paling bermanfaat terlebih dahulu. Faktanya, banyak situs agregasi ulasan atau hosting telah mempraktikkan hal ini selama bertahun-tahun. Mereka memperoleh skor kegunaan atau kualitas dari setiap ulasan dengan meminta pembaca memberikan umpan balik yang berguna untuk setiap ulasan. Misalnya, di amazon.com, pembaca dapat menunjukkan apakah ia menganggap suatu ulasan bermanfaat dengan menjawab pertanyaan "Apakah ulasan tersebut bermanfaat bagi Anda?" tepat di bawah setiap ulasan. Hasil masukan dari semua yang merespons kemudian dikumpulkan dan ditampilkan tepat

BAB

12

CATATAN

PENUTUP

Buku ini memperkenalkan bidang analisis sentimen dan penambangan opini serta mensurvei perkembangan terkini. Karena banyaknya masalah penelitian yang menantang dan beragamnya penerapan praktis, penelitian di lapangan menjadi sangat aktif dalam beberapa tahun terakhir. Hal ini telah menyebar dari ilmu komputer ke ilmu manajemen (Archak, Ghose dan Ipeirotis, 2007; Chen dan Xie, 2008; Das dan Chen, 2007; Dellarocas, Zhang dan Awad, 2007; Ghose, Ipeirotis dan Sundararajan, 2007; Hu, Pavlou dan Zhang, 2006; Park, Lee dan Han, 2007) karena opini tentang produk erat kaitannya dengan keuntungan.

Buku ini pertama kali mendefinisikan masalah analisis sentimen, yang memberikan kerangka umum untuk menyatukan berbagai arah penelitian di lapangan. Kemudian dibahas topik klasifikasi sentimen tingkat dokumen yang dipelajari secara luas, yang bertujuan untuk menentukan apakah suatu dokumen opini (misalnya ulasan) mengungkapkan sentimen positif atau negatif. Hal ini diikuti oleh subjektivitas tingkat kalimat dan klasifikasi sentimen, yang menentukan apakah suatu kalimat mengandung opini, dan jika demikian, apakah kalimat tersebut mengandung opini positif atau negatif. Buku ini kemudian menjelaskan analisis sentimen berbasis aspek yang mengeksplorasi kekuatan penuh dari definisi masalah dan menunjukkan bahwa analisis sentimen adalah masalah multi-segi dengan banyak submasalah yang menantang. Teknik-teknik yang ada untuk menghadapinya

- Archak, Nikolay, Anindya Ghose, and Panagiotis G. Ipeirotis. Show me the money!: deriving the pricing power of product features by mining consumer reviews. in Proceedings of the ACM SIGKDD Conference on Knowledge Discovery and Data Mining (KDD-2007). 2007.
- Asher, Nicholas, Farah Benamara, and Yvette Yannick Mathieu. Distilling opinion in discourse: A preliminary study. in Proceedings of the International Conference on Computational Linguistics (COLING-2008): Companion volume: Posters and Demonstrations. 2008.
- Asur, Sitaram and Bernardo A. Huberman. Predicting the future with social media. Arxiv preprint arXiv:1003.5699, 2010.
- Aue, Anthony and Michael Gamon. Customizing sentiment classifiers to new domains: a case study. in Proceedings of Recent Advances in Natural Language Processing (RANLP-2005). 2005.
- Banea, Carmen, Rada Mihalcea, and Janyce Wiebe. Multilingual subjectivity: are more languages better? in Proceedings of the International Conference on Computational Linguistics (COLING-2010). 2010.
- Banea, Carmen, Rada Mihalcea, Janyce Wiebe, and Samer Hassan. Multilingual subjectivity analysis using machine translation. in Proceedings of the Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (EMNLP-2008). 2008.
- Bar-Haim, Roy, Elad Dinur, Ronen Feldman, Moshe Fresko, and Guy Goldstein. Identifying and Following Expert Investors in Stock Microblogs. in Proceedings of the Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (EMNLP-2011). 2011.
- Barbosa, Luciano and Junlan Feng. Robust sentiment detection on twitter from biased and noisy data. in Proceedings of the International Conference on Computational Linguistics (COLING-2010). 2010.

Bautin, Mikhail, Lohit Vijayarenu, and Steven Skiena. International sentimen analysis for news and blogs. in Proceedings of the International AAAI Conference on Weblogs and Social Media (ICWSM-2008). 2008.

Becker, Israela and Vered Aharonson. Last but definitely not least: on the role of the last sentence in automatic polarity-classification. in Proceedings of the ACL 2010 Conference Short Papers. 2010.

Beineke, Philip, Trevor Hastie, Christopher Manning, and Shivakumar Vaithyanathan. An exploration of sentimen summarization. in Proceedings of AAAI Spring Symposium on Exploring Attitude and Affect in Text: Theories and Applications. 2003.

Benamara, Farah, Baptiste Chardon, Yannick Mathieu, and Vladimir Popescu. Towards Context-Based Subjectivity Analysis. in Proceedings of the 5th International Joint Conference on Natural Language Processing (IJCNLP-2011). 2011.

Bespakov, Dmitriy, Bing Bai, Yanjun Qi, and Ali Shokoufandeh. Sentimen classification based on supervised latent n-gram analysis. in Proceeding of the ACM conference on Information and knowledge management (CIKM2011). 2011.

Bethard, Steven, Hong Yu, Ashley Thornton, Vasileios Hatzivassiloglou, and Dan Jurafsky. Automatic extraction of opinion propositions and their holders. in Proceedings of the AAAI Spring Symposium on Exploring Attitude and Affect in Text. 2004.

Bickerstaffe, A. and I. Zukerman. A hierarchical classifier applied to multi-way sentimen detection. in Proceedings of the 23rd International Conference on Computational Linguistics (Coling 2010). 2010.

Bilgic, Mustafa, Galileo Mark Namata, and Lise Getoor. Combining collective classification and link prediction. in Proceedings

- Boiy, Erik and Marie-Francine Moens. A machine learning approach to sentiment analysis in multilingual Web texts. *Information retrieval*, 2009. 12(5): p. 526-558.
- Bollegala, Danushka, David Weir, and John Carroll. Using multiple sources to construct a sentiment sensitive thesaurus for cross-domain sentiment classification. in Proceedings of the 49th Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics (ACL-2011). 2011.
- Bollen, Johan, Huina Mao, and Xiao-Jun Zeng. Twitter mood predicts the stock market. *Journal of Computational Science*, 2011.
- Boyd-Graber, Jordan and Philip Resnik. Holistic sentiment analysis across languages: multilingual supervised latent Dirichlet allocation. in Proceedings of the Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (EMNLP-2010). 2010.
- Branavan, S. R. K., Harr Chen, Jacob Eisenstein, and Regina Barzilay. Learning document-level semantic properties from free-text annotations. in Proceedings of the Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics (ACL-2008). 2008.
- Breck, Eric, Yejin Choi, and Claire Cardie. Identifying expressions of opinion in context. in Proceedings of the International Joint Conference on Artificial Intelligence (IJCAI-2007). 2007.
- Brody, Samuel and Nicholas Diakopoulos. Coooooooooooooolllllllllllll!!!!!! Using Word Lengthening to Detect Sentiment in Microblogs. in Proceedings of the Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (EMNLP-2011). 2011.
- Brody, Samuel and Noemie Elhadad. An Unsupervised Aspect-Sentiment Model for Online Reviews. in Proceedings of The 2010 Annual Conference of the North American Chapter of the ACL. 2010.

- scoring model. in Proceedings of AAAI Conference on Artificial Intelligence (AAAI-2010). 2010.
- Chen, Yubo and Jinhong Xie. Online consumer review: Word-of-mouth as a new element of marketing communication mix. *Management Science*, 2008. 54(3): p. 477-491.
- Choi, Yejin, Eric Breck, and Claire Cardie. Joint extraction of entities and relations for opinion recognition. in Proceedings of the Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (EMNLP-2006). 2006.
- Choi, Yejin and Claire Cardie. Adapting a polarity lexicon using integer linear programming for domain-specific sentiment classification. in Proceedings of the 2009 Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (EMNLP-2009). 2009.
- Choi, Yejin and Claire Cardie. Hierarchical sequential learning for extracting opinions and their attributes. in Proceedings of Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics (ACL-2010). 2010.
- Choi, Yejin and Claire Cardie. Learning with compositional semantics as structural inference for subsentential sentiment analysis. in Proceedings of Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (EMNLP-2008). 2008.
- Choi, Yejin, Claire Cardie, Ellen Riloff, and Siddharth Patwardhan. Identifying sources of opinions with conditional random fields and extraction patterns. in Proceedings of the Human Language Technology Conference and the Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (HLT/EMNLP-2005). 2005.
- Cilibrasi, Rudi L. and Paul M. B. Vitanyi. The google similarity distance. *IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering*, 2007. 19(3): p. 370-383.

- impact of reviews. in Proceedings of the International Conference on Electronic Commerce. 2007.
- Ghose, Anindya and Panagiotis G. Ipeirotis. Estimating the helpfulness and economic impact of product reviews: Mining text and reviewer characteristics. IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering, 2010.
- Ghose, Anindya, Panagiotis G. Ipeirotis, and Arun Sundararajan. Opinion mining using econometrics: A case study on reputation systems. in Proceedings of the Association for Computational Linguistics (ACL-2007). 2007.
- Gibbs, Raymond W and Herbert L. Colston. Irony in language and thought: A cognitive science reader, 2007: Lawrence Erlbaum.
- Gibbs, Raymond W. On the psycholinguistics of sarcasm. *Journal of Experimental Psychology: General*, 1986. 115(1): p. 3.
- Goldberg, Andrew B. and Xiaojin Zhu. Seeing stars when there aren't many stars: graph-based semi-supervised learning for sentiment categorization. in Proceedings of HLT-NAACL 2006 Workshop on Textgraphs: Graph-based Algorithms for Natural Language Processing. 2006.
- González-Ibáñez, Roberto, Smaranda Muresan, and Nina Wacholder. Identifying sarcasm in Twitter: a closer look. in Proceedings of the 49th Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics:shortpapers (ACL-2011). 2011.
- Greene, Stephan and Philip Resnik. More than words: Syntactic packaging and implicit sentiment. in Proceedings of Human Language Technologies: The 2009 Annual Conference of the North American Chapter of the ACL (NAACL-2009). 2009.
- Griffiths, Thomas L. and Mark Steyvers. Prediction and semantic association. in Neural information processing systems 15. 2003.

- Indurkha, Nitin and Fred J. Damerau. Handbook of Natural Language Processing, 2010: Second Edition, Chapman & Hall.
- Jakob, Niklas and Iryna Gurevych. Extracting Opinion Targets in a Singleand Cross-Domain Setting with Conditional Random Fields. in Proceedings of Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing (EMNLP-2010). 2010.
- Jia, Lifeng, Clement Yu, and Weiyi Meng. The effect of negation on sentimen analysis and retrieval effectiveness. in Proceeding of the 18th ACM Conference on Information and Knowledge Management (CIKM2009). 2009.
- Jiang, Jay J. and David W. Conrath. Semantic similarity based on corpus statistics and lexical taxonomy. in Proceedings of Research in Computational Linguistics. 1997.
- Jiang, Long, Mo Yu, Ming Zhou, Xiaohua Liu, and Tiejun Zhao. Targetdependent twitter sentimen classification. in Proceedings of the 49th Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics (ACL2011). 2011.
- Jijkoun, Valentin, Maarten de Rijke, and Wouter Weerkamp. Generating Focused Topic-Specific Sentimen Lexicons. in Proceedings of Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics (ACL-2010). 2010.
- Jin, Wei and Hung Hay Ho. A novel lexicalized HMM-based learning framework for web opinion mining. in Proceedings of International Conference on Machine Learning (ICML-2009). 2009.
- Jindal, Nitin and Bing Liu. Identifying comparative sentences in text documents. in Proceedings of ACM SIGIR Conf. on Research and Development in Information Retrieval (SIGIR-2006). 2006a.
- Jindal, Nitin and Bing Liu. Mining comparative sentences and relations. in Proceedings of National Conf. on Artificial Intelligence (AAAI-2006). 2006b.

- approaches, 265, 268
are, 104, 228, 257, 287
ari, 133, 145, 153
art, 266
articles, 272
as, 234, 235, 245, 276, 283, 288
aspect, 150, 166, 253, 260, 277,
 281, 284
aspectevaluation, 253
aspect-of, 253
aspects, 263, 291, 293
aspek implisit, 24, 101, 117,
 118, 119
aspek sentimen, 121, 122, 123
assessing, 252
assignment, 237
associated, 254
association, 243, 258, 279, 283
at, 257, 277, 293
attitude, 244, 276, 277
attitude?, 244
attribute, 241
attributes, 235
aturan dasar, 92, 137, 149,
 151, 181
automatic, 229, 236, 238, 250,
 263, 268
available, 239
- B**
bahasa, ii, v, vii, 7, 13, 15, 16,
 23, 42, 45, 52, 57, 58, 59, 60,
 70, 77, 78, 79, 80, 89, 93, 97,
 107, 109, 112, 116, 117, 122,
 126, 129, 133, 138, 139, 144,
 149, 150, 154, 164, 169, 171,
 173, 178, 182, 189, 223
bahasa alami, 13, 15, 23, 116,
 139, 169, 223
- based, 229, 242, 245, 247, 248,
 265, 267, 271, 278, 279, 285,
 289
be, viii, 253
being, 244
berita, 5, 12, 16, 25, 32, 61,
 133, 168, 184
better?, 228
biased, 228
bilingual, 260, 284
bin, 17, 21, 40, 49, 61, 198, 216
biomedical, 239
bird, 218
bisnis, 3, 4, 13, 100, 192, 196,
 211, 213, 224
blenders, 230
blog, 3, 5, 12, 16, 25, 27, 28,
 39, 46, 61, 131, 132, 160,
 165, 187, 189, 190, 213, 254,
 258, 261, 270, 289, 293
blogs, 228, 259
boards, 236
bollywood, 230
book, 282
boom-boxes, 230
boosting-based, 277
bootstrapping, 66, 71, 97, 107,
 115, 145, 146, 147, 179
bottleneck, 238
bu, ii, v, vi, vii, viii, 1, 5, 11,
 12, 13, 14, 15, 41, 111, 195,
 197, 219, 222, 223
but, 89, 104, 229
by, 103, 227, 238, 240, 252,
 265, 267, 270
- C**
case, 228, 237, 242, 279

- categorization, 242, 243, 271, 277
challenges, 274
channel, 233
character, 287
characteristics, 241
characters, 283, 286
chasing, 240
chinese, 279
citation, 270
class, 261, 271
classification, 226, 229, 230, 231, 233, 234, 235, 236, 238, 239, 240, 241, 245, 247, 250, 256, 258, 260, 261, 262, 267, 268, 269, 271, 273, 274, 278, 281, 283, 284, 285, 289, 290, 293, 294
classification?, 238
classifications, 285, 286
classifier, 230
classifiers, 227, 286
classify, 236
classifying, 267
clauses, 89, 287, 288
closer, 242
cluster, 26, 54, 55, 111
clustering, 118, 245, 257
cognitive, 242
collection, 250
collective, 230
comments, 233, 261
commerce, 14
common, 265
communication, 234, 244, 246
comparative, 43, 239, 240, 248, 251, 255, 289
comparing, 258
composition, 265
compositional, 235
comprehensive, 274
computer, 244, 278
computer-mediated, 244
con, 251
conceptdistance, 265
conditional, 235, 267
conference, 229, 234, 241, 243, 245, 260, 264, 270, 273, 281, 285, 293
confident, 254
configurations, 250
congressional, 233
conjunction, 43
connotation, 239
construct, 231
constructing, 275
construction, 238, 249, 260
constructions, 239
consumer, 227, 234, 255, 272, 291
content, 278
contentious, 272
context, 232, 260, 281
context-aware, 260
contextual, 250, 287
contradictory, 251
conversation, 274
conversations, 284
co-occurrence, 243
coreference, 117, 134, 135, 136, 268, 278
corpora, 50, 80, 147, 254, 260, 286
corpus, 233, 247, 249
correspondence, 231
co-training, 267
create, 265
criterion, 288

- ekstensif, 77, 79, 86, 118, 130, 159, 182
ekstraksi aspek, 92, 101, 102, 108, 110, 117, 118, 119, 121, 126, 137, 138, 169, 186
ekstraksi waktu, 130
elections, 283
element, 234
eliminating, 293
em, 111
email, 4, 78, 192
emosi, 1, 4, 5, 15, 32, 34, 35, 36, 46, 64, 147, 154, 157, 158
emosional, 5, 34, 35
emoticon, 68
emotion, 265, 289
emotions, 268, 287
empirical, 246
english, 233
ensemble, 284, 289
entitas, 1, 7, 8, 11, 17, 19, 20, 21, 22, 23, 24, 25, 26, 27, 28, 30, 31, 35, 38, 39, 60, 61, 63, 79, 82, 85, 86, 87, 88, 98, 105, 112, 116, 118, 130, 131, 132, 133, 134, 135, 136, 138, 140, 159, 160, 163, 165, 166, 169, 171, 172, 173, 175, 176, 178, 179, 180, 182, 183, 184, 185, 186, 187, 191, 194, 197, 199, 209, 211, 220
entitas pilihan, 175, 176, 180
entities, 234, 289
entity, 255, 256, 272
entropi, 80, 165
environment, 252, 283
estimation, 259
evaluasi diri, ii
evaluatif, 69
evaluation, 265, 266
evaluative, 233, 292
evoked, 265
examples, 281
expansion, 250, 256, 272
experiment, 249, 254, 285
experiments, 235
exploit, 293
exploration, 229
exploring, 234
expressed, 252
expression, 282
expressions, 232, 250, 267, 275, 276, 287
extended, 264
extension, 279
extracted, 281
extracting, 235, 245, 252
extraction, 226, 229, 234, 235, 236, 241, 253, 261, 265, 269, 275, 276, 287
- F**
- facets, 262
factorization, 264
facts, 291
fakta, 10, 13, 32, 33, 62, 63, 97, 155, 156, 168, 185, 195, 196, 220
fakta yang diinginkan, 32, 33, 97, 155, 156
fakta yang tidak diinginkan, 33, 63
favorability, 268
feature, 104, 240, 243, 259, 261, 271
features, 227, 240, 245, 273, 289, 292
feedback, 240

graph, 231, 239, 242, 285, 288, 289
graph-based, 239, 242, 285, 288, 289
graphs, 278
great, 104
grief, 277
guidelines, 276

H

hard, 236
hashtag, 46, 68, 73, 285
hashtags, 236
hedge, 262
hedges, 240
helpful, 270, 282
helpfulness, 241, 252, 259, 264
hidden, 267, 274
hierarchical, 230
highcoverage, 264
highly, 240
holder, 287
holders, 229, 252, 259
holistic, 237
hotel, 138, 199, 204, 208, 270
how, 287
html, 41, 157
hybrid, 293
hyperlink, 192
hyperlinked, 252

I

identification, 243, 251, 268, 279, 288
identifikasi, 178, 196, 204
identifikasi kalimat perbandingan, 179
identifying, 244, 257, 291
ilmu politik, 2

ilmu sosial, 2
imagination, 270
impact, 241
implicit, 242, 283
imply, 292
important, 291
improve, 290
improved, 238, 261
in, 11, 101, 226, 227, 228, 229, 230, 231, 232, 233, 234, 235, 236, 237, 238, 239, 240, 241, 242, 243, 244, 245, 246, 247, 248, 249, 250, 251, 252, 253, 254, 255, 256, 257, 258, 259, 260, 261, 262, 263, 264, 265, 266, 267, 268, 269, 270, 271, 272, 273, 274, 275, 276, 277, 278, 279, 280, 281, 282, 283, 284, 285, 286, 287, 288, 289, 290, 291, 292, 293, 294
indexing, 246
induction, 275
inference, 235
influences, 253
informasi wacana, 81
information, 105, 238, 243, 245, 261, 265, 267, 270, 275
informativeness, 269
inquirer, 157, 278
integer, 166, 234, 269
integration, 260
intelligence, 233
intention, 272
interaksi, 138
interdependent, 263
international, 234, 260
interpretasi, 2
interpretation, 245
into, 227

M

- machine, 40, 228, 230, 231, 238, 268, 271
machines, 267
mad, 287
management, 229, 241, 243, 245, 264, 274, 281, 285
many, 242
marked, 265
market, 232, 236
marketing, 234
masalah regresi, 39, 49, 215, 216
massive, 250, 281
matrix, 256
me, vi, 46, 50, 115, 158, 160, 165, 186, 208, 210, 212, 216, 227
measure, 250
measures, 265
mechanical, 265
media, ii, vi, 2, 3, 4, 12, 25, 102, 131, 138, 192, 193, 197, 213, 227, 252
media online, ii
mengidentifikasi, 3, 25, 55, 66, 69, 72, 73, 75, 85, 107, 108, 112, 113, 121, 122, 133, 135, 148, 153, 155, 157, 163, 176, 178, 180, 183, 190, 191, 195, 199, 203, 205, 206, 219
merchants, 262
message, 236
metafora, 2
method, 238, 239, 241
methods, 258, 279
metric, 269
mincuts, 231
miner, 264
minimum, 45, 271
mining, 76, 103, 161, 183, 227, 237, 238, 241, 243, 252, 255, 258, 271, 294
minipar, 122, 257
mix, 234
mixture, 262
mo, 226
model, 4, 11, 25, 46, 51, 56, 60, 72, 73, 85, 87, 109, 110, 111, 112, 113, 114, 115, 117, 130, 131, 133, 136, 143, 166, 167, 178, 189, 202, 203, 205, 212, 215, 217, 219, 234, 245, 246, 249, 257, 259, 263, 264, 266, 273, 280, 281, 289, 292
model topik, 60, 110, 111, 112, 113, 115
modeling, 227, 246, 260, 262, 293
models, 230, 238, 249, 254, 262, 274, 276, 278, 280, 281
moderating, 272
modern, 226
money!, 227
mood, 232
more, 96, 98, 228
most, 104, 282
motion, 237
movie, 250, 276
multi-grain, 281
multilanguage-comparability, 251
multilevel, 243
multi-level, 73
multilingual, 231, 232, 263
multiparty, 274
multiple, 226, 231, 289
multi-way, 230

- tfidf, 261
than, 87, 242
that, 292
the, 103, 104, 226, 227, 228, 229, 230, 231, 232, 233, 234, 235, 236, 237, 238, 239, 240, 241, 242, 243, 244, 245, 246, 247, 248, 249, 250, 251, 252, 253, 254, 255, 256, 257, 258, 259, 260, 261, 262, 263, 264, 265, 266, 267, 268, 269, 270, 271, 272, 273, 274, 275, 276, 277, 278, 279, 280, 281, 282, 283, 284, 285, 286, 287, 288, 289, 290, 291, 292, 293, 294, 295
their, 229, 235, 263
theory, 253, 277
there, 43, 242
thesaurus, 231, 265
third, 270, 276
thought, 242
through, 239, 250, 260, 266, 273, 278
thumbs, 283
time, 104
to, 43, 103, 104, 227, 230, 231, 232, 233, 236, 237, 240, 244, 247, 250, 253, 255, 256, 260, 261, 262, 264, 265, 268, 269, 270, 271, 274, 278, 279, 283, 290, 292, 293, 294
together, 226
tool, 245
topic, 227, 230, 258, 260, 278, 281, 290, 292
topic-in-set, 227
topics, 243, 245, 252, 255
topik, vi, 1, 6, 11, 13, 16, 18, 19, 20, 37, 40, 41, 55, 59, 60, 61, 82, 85, 92, 101, 102, 106, 108, 110, 111, 112, 113, 114, 115, 116, 128, 129, 130, 153, 160, 165, 167, 168, 169, 182, 184, 185, 186, 188, 189, 190, 191, 220, 222
track, 261, 270, 289
tracking, 253, 282
tradisional, 30, 40, 41, 45, 50, 53, 68, 73, 110, 118, 159, 163, 166, 168, 169, 179, 184, 185, 187, 195, 204, 223
transcripts, 233
transfer, 52, 53, 56, 59, 88, 100, 288, 289
translation, 228, 238
trec, 187, 188
tree, 285
treebank, 41
treebased, 267
trifactorization, 256
true, 246
turk, 265
tutorial, 274
twitter, 228, 236, 247, 283, 285
type, 289
- U**
- ulasan, 3, 5, 6, 10, 12, 15, 17, 18, 19, 21, 29, 30, 38, 39, 40, 44, 45, 47, 49, 50, 51, 52, 53, 58, 59, 61, 62, 63, 68, 75, 102, 103, 105, 107, 109, 110, 112, 113, 114, 115, 127, 128, 131, 132, 138, 150, 160, 162, 163, 164, 165, 166, 168, 182, 187, 188, 190, 191, 192, 193,

- 194, 195, 196, 197, 198, 199, 200, 201, 202, 203, 204, 205, 206, 207, 208, 209, 210, 211, 212, 213, 214, 215, 216, 217, 218, 219, 220, 222
ulasan palsu, 12, 192, 193, 194, 195, 196, 197, 198, 199, 200, 201, 202, 203, 204, 205, 206, 209, 214, 215, 223
unannotated, 286
unification, 249
unified, 246
unify, 292
unlabeled, 231, 260, 269, 294
unstructured, 264
unsupervised, 264, 282, 283, 284
untagged, 275
up, 4, 13, 224, 271, 283
up?, 271
usage, 103
use, 103, 121, 286, 289
usefulness, 241
user, 77, 197, 198, 199, 200, 201, 254, 262, 282
user-generated, 282
using, 228, 231, 234, 236, 238, 239, 240, 241, 244, 250, 253, 257, 259, 265, 267, 268, 269, 271, 277, 280, 281, 287, 289, 290
utterances, 283
- V**
valence, 250, 273
validation, 288
value, 237, 239
variable, 280
variables, 267
- vector, 40, 266, 267
vectors, 240, 261
Verba, ii
verbal, 253
very, 103
via, 227, 243, 255, 258, 259, 263, 271, 284, 285
viability, 283
view, 286
views, 251, 272
volume, 5, 11, 199, 202, 227
- W**
wacana, 81, 82, 99, 133
walks, 244
weak, 287, 288
weasels, 240
web, 6, 76, 106, 192, 217, 226, 234, 236, 248, 251, 258, 260, 266, 270, 279, 281, 283
web-derived, 283
weblogs, 262
word, 43, 150, 226, 237, 246, 261, 287, 289
wordnet, 287
word-of-mouth, 246
words, 239, 242, 244, 247, 257, 265, 268, 279, 280
work, 226
workshop, vi, 230
www, 41, 157, 158, 217, 273
- Y**
yi, 178

TENTANG PENULIS



Dr. Asrumi, M.Hum. Lahir di Blitar tanggal, 29 Juni 1961 adalah dosen Jurusan Sastra Indonesia Fakultas Ilmu Budaya (semula Fakultas Sastra) Universitas Jember, mulai tahun 1989 sampai sekarang. Lulus sarjana Sastra Indonesia, Fakultas Ilmu Budaya tahun 1986. Mendapat gelar Magister Humaniora (M.Hum.) dari Universitas Sebelas Maret Surakarta tahun 2001 dan gelar Doktor dari Universitas Sebelas Maret Surakarta tahun 2014.

Penulis menekuni bidang linguistik sejak tahun 1989. Mata Kuliah yang penulis ampu meliputi: Sintaksis Bahasa Indonesia, Morfologi, Semantik Bahasa Indonesia, Dialektologi (S1 & S2), Psikolinguistik, Seminar Bahasa, Linguistik Forensik (S2), dan Bahasa Indonesia. Selain menjalankan kegiatan akademik perkuliahan, penulis menjalankan pengabdian kepada masyarakat, penelitian, dan kegiatan-kegiatan penunjang yang lain.

Penelitian yang penulis lakukan berkaitan dengan bidang morfologi, semantik, sintaksis, dan psikolinguistik. Bidang semantik terkait makna leksikal, gramatikal, konotatif, asosiatif, dan makna kultural. Selain itu, penulis juga sering mengadakan penelitian tentang pembelajaran Bahasa Indonesia, termasuk evaluasi pembelajaran Bahasa Indonesia pada tingkat SD, SMP, dan SMA. Penulis menjadi Tim peneliti Potensi Budaya Osing dan Industri Kreatif dana LPDP tahun 2018-2020. Penulis telah menulis Buku "DERIVASI MORFOLOGI AFIKSASI VERBA DALAM BAHASA OSING"; Buku POLA-POLA PEMBENTUKAN KATEGORI VERBA DALAM BAHASA OSING (2020); ALAT-ALAT PENGUNGKAP VERBA RESIPROKAL DALAM BAHASA OSING (Juli 2020); Buku POTENSI BUDAYA OSING DAN INDUSTRI KREATIF dibuat bersama Tim Peneliti LPDP; Bersama Tim Peneliti LPDP juga membuat Modul tentang CERITA RAKYAT; FILM DOKUMENTER; NARASI SEBLANG; PEMBUATAN BATIK; DAN MODUL MANAJEMEN INDUSTRI KREATIF (2019 -2020); PENYAKIT, OBAT, DAN TATACARA PENGOBATAN TRADISIONAL ETNIK OSING-INDONESIA

(DESEMBER 2020); SISTEM MORFOLOGI DAN SINTAKSIS KATEGORI VERBA DEVERBAL DALAM BAHASA OSING (Analisis Pembentukan Kata Berdasarkan Paradigma Model Uhlenbeck) (Desember 2021); VERBA TRANSAKSI: ANALISIS LEKSIKAL DAN SEMANTIK KATA MERAMPOK DAN MENCURI (SARA THORGREN) (2022).

Penulis terlibat dalam kegiatan penunjang, yakni sebagai Ketua Jurusan Sastra Indonesia (tahun 2003-2005), sebagai Pembandu Dekan I Bidang Akademik (tahun 2005-2009), dan sebagai Ketua Laboratorium Sastra Indonesia (2017 – 2018). Penulis aktif dalam kegiatan organisasi bidang keilmuan Masyarakat Linguistik Indonesia (MLI), Himpunan Sarjana Kesusastraan Indonesia (HISKI), dan Komunitas Peneliti Kopi serta Anggota TIM Peneliti LPDP 2017-2019



Didik Suharijadi, S.S., M.A. Lahir di Madiun tanggal, 22 Juli 1968 adalah dosen Jurusan Sastra Indonesia Fakultas Ilmu Budaya Universitas Jember, mulai tahun 1998 sampai sekarang. Menyelesaikan sarjana Sastra Indonesia, Fakultas Ilmu Budaya tahun 1995. Memperoleh gelar Magister of Art (M.A.) dari Universitas Gadjah Mada Yogyakarta pada tahun 20016.

Penulis menekuni bidang linguistik sejak tahun 1998. Matakuliah yang penulis ampu meliputi: Pragmatik, Semantik, Semiotika, Sinematografi, dan Bahasa Indonesia. Selain melaksanakan kegiatan akademik perkuliahan, penulis menjalankan pengabdian kepada masyarakat, penelitian, dan kegiatan-kegiatan penunjang yang lain.

Penelitian yang penulis lakukan berkaitan dengan bidang semiotika, semantik, pragmatik, dan Sinematografi. Karya tulis ilmiah yang peneliti buat di antaranya sebagai berikut.

1. HUMOR DALAM SINETRON PARA PENCARI TUHAN (Tesis, bidang Semiotika)
2. KESANTUNAN DALAM ULASAN PRODUK DI MARKETPLACE (Artikel Jurnal, bidang Pragmatik)

3. SINEMATOGRAFI PENGANTAR MENUJU KREATIVITAS AUDIO VISUAL (Buku, bidang Sinematografi)
4. ISTILAH-ISTILAH DALAM REGISTER PENGETAHUAN KELAUTAN NELAYAN MADURA DI DESA PESISIR, KECAMATAN BESUKI, KABUPATEN SITUBONDO (Artikel Jurnal, bidan Semiotika dan budaya)
5. THE EFFECTIVENESS OF TOURISM VLOG COMPETITION ON VISITS TO COCOA ECOTOURISM DESTINATIONS (Artikel jurnal, bidang Sinematografi).

Penulis terlibat dalam kegiatan penunjang, yakni sebagai Kepala Laboratorium Produksi Sastra (2019-2023), Ketua Divisi Publikasi Pusat Studi Gender Universitas Jember (2022-sekarang), Ketua Bidang Sosial Humaniora Kelompok Riset Cocoa Innovation and Development (2017-Sekarang), manajer Jurnal Semiotika (2016-sekarang), editor Journal of Feminism and Gener Study (2020-sekarang).



Dr. Agustina Dewi S., M.Hum. Lahir di Madiun tanggal, 18 Agustus 1977 adalah dosen Jurusan Sastra Indonesia Fakultas Ilmu Budaya (semula Fakultas Sastra) Universitas Jember, mulai tahun 2001. Mendapat gelar Sarjana dari Universitas Jember, Magister Humaniora (M.Hum.)

tahun 2007 dan gelar Doktor dari Universitas Gajah Mada tahun 2016.

Penulis menekuni bidang linguistik sejak tahun 2002. Matakuliah yang penulis ampu meliputi: Morfologi, Semantik Bahasa Indonesia, Bahasa Indonesia, Etnografi Komunikasi, Bahasa dan Gender, Sosiolinguistik. Selain menjalankan kegiatan akademik perkuliahan, penulis menjalankan pengabdian kepada masyarakat, penelitian, dan kegiatan-kegiatan penunjang yang lain.

Penelitian yang penulis lakukan berkaitan dengan bidang morfologi, semantik, etnografi komunikasi, bahasa dan gender, pragmatik. Penulis menjadi Tim peneliti KeRis (Kelompok Riset) Okara, KeRis Medagen, dan KeRis. Penulis telah menulis buku bersama Tim Riset "Mengenal dan Mencegah Kekerasan Seksual di Lingkungan Perguruan Tinggi (2022); Mamaca: Alih Wahana

Kisah-Kisah Ke Dalam Dua Bahasa (2022); Manuskip Mamaca Sembilan Naskah Hasil Dokumentasi (2022).



Diah Putri Wulanda. Lahir di Probolinggo tanggal, 28 Maret 2001 adalah mahasiswa Jurusan Sastra Indonesia Fakultas Ilmu Budaya Universitas Jember. Sebagai seorang mahasiswa yang tengah menempuh semester ketujuh di jurusan Sastra Indonesia, perjalanan akademik penulis telah sangat terkait dengan eksplorasi dalam bidang kepenulisan, terutama dalam aspek sastra dan linguistik. Selama kuliah, penulis telah menerbitkan beberapa buku dalam berbagai genre, baik fiksi maupun non fiksi. Penulis telah menulis buku yang berjudul: Lelucon Dunia; Karsa Jenggama; Tjanting Sastra; Antologi Puisi "Memikirkan Rindu"; dan Antologi Puisi "Aglocita".

Penulis aktif berpartisipasi dalam himpunan mahasiswa jurusan yang bertugas untuk mewadahi dan menyalurkan minat bakat mahasiswa di jurusan Sastra Indonesia. Dalam organisasi ini, penulis telah terlibat dalam berbagai kegiatan, seperti workshop kepenulisan, saung pembelajaran dan diskusi dan kegiatan-kegiatan yang membantu mengembangkan kemampuan komunikasi dan kepemimpinan penulis. Dengan pemahaman mendalam dalam bidang linguistik dan minat yang kuat dalam kepenulisan, penulis berkomitmen untuk terus berkembang dalam disiplin ini dan memberikan kontribusi yang berarti dalam dunia sastra dan linguistik.

Selain mengejar studi di perguruan tinggi, penulis aktif merintis dan mengasah kemampuan menulisnya melalui media sosial, khususnya platform Blogspot. Ini adalah wadah di mana penulis dapat mengekspresikan ide, pandangan, dan kisah-kisah yang ingin penulis bagi dengan dunia. Blogging telah menjadi sarana yang sangat bermanfaat bagi penulis untuk mengembangkan keterampilan menulis, memperdalam pemahaman penulis tentang berbagai topik, dan berbagi pengetahuan dengan pembaca.

Penulisan buku ini adalah pengalaman yang sangat istimewa bagi penulis. Ini merupakan kali pertama penulis berkesempatan untuk menerbitkan buku bersama dosen-dosen yang berpengalaman di bidang linguistik. Kerjasama kami dalam mewujudkan buku ini merupakan langkah yang sangat berarti dalam perkembangan karier penulis di dunia kepenulisan. Penulis merasa beruntung bisa belajar dari seseorang yang telah memiliki pengalaman luas dalam bidang ini, dan ini memberikan penulis wawasan yang berharga tentang bagaimana menghadirkan karya dengan kualitas terbaik. Penulis sangat bersemangat untuk terus belajar dan berkembang dalam dunia kepenulisan, serta melanjutkan kolaborasi yang penuh inspirasi ke depannya.

