

**KLASIFIKASI MULTI ASPEK SENTIMEN ANALIS PADA REVIEW  
HOTEL MENGGUNAKAN INDOBERT EMBEDDING DAN CNN**

**SKRIPSI**



**Oleh:**

**MUHAMMAD MAJDI**

**2010817210007**

**PROGRAM STUDI TEKNOLOGI INFORMASI  
FAKULTAS TEKNIK  
UNIVERSITAS LAMBUNG MANGKURAT  
BANJARMASIN, DESEMBER 2024**

**KLASIFIKASI MULTI ASPEK SENTIMEN ANALIS PADA REVIEW  
HOTEL MENGGUNAKAN INDOBERT EMBEDDING DAN CNN**

**SKRIPSI**

Diajukan Untuk Memenuhi Salah Satu Syarat  
Sarjana Strata-1 Teknologi Informasi



**Oleh:**

**MUHAMMAD MAJDI**

**2010817210007**

**PROGRAM STUDI TEKNOLOGI INFORMASI  
FAKULTAS TEKNIK  
UNIVERSITAS LUMBUNG MANGKURAT  
BANJARMASIN, DESEMBER 2024**

## **LEMBAR PERNYATAAN**

Yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Muhammad Majdi  
NIM : 2010817210007  
Fakultas : Teknik  
Prodi : Teknologi Informasi  
Judul Skripsi : Klasifikasi Multi Aspek Sentimen Analis Pada Review Hotel Menggunakan IndoBERT Embedding dan CNN  
Pembimbing Utama : Andreyan Rizky Baskara, S.Kom., M.Kom.

Dengan ini saya menyatakan bahwa dalam skripsi ini tidak terdapat karya yang pernah diajukan untuk memperoleh gelar akademik di suatu perguruan tinggi, dan sepanjang pengetahuan saya, juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan oleh orang lain, kecuali tertulis diacu dalam naskah ini dan disebutkan dalam daftar rujukan.

Banjarmasin, November 2024



Muhammad Majdi

NIM. 2010817210007

**LEMBAR PENGESAHAN**  
**SKRIPSI PROGRAM STUDI S-1 TEKNOLOGI INFORMASI**

**Klasifikasi Multi Aspek Sentimen Analis Pada Review Hotel Menggunakan IndoBERT  
Embedding dan CNN**

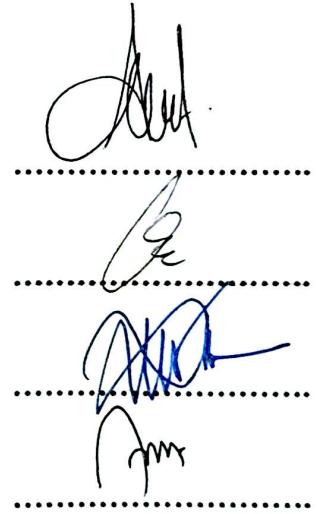
**Oleh**  
**Muhammad Majdi (2010817210007)**

Telah dipertahankan di depan Tim Penguji pada 10 Desember 2024 dan dinyatakan

**LULUS**

**Komite Penguji :**

<b>Ketua</b>	<b>: Muti'a Maulida, S.Kom, M.T.I</b> <b>NIP. 198810272019032013</b>
<b>Anggota 1</b>	<b>: Muhammad Bahit, S.Kom., M.Eng</b> <b>NIP. 198904162024211002</b>
<b>Anggota 2</b>	<b>: Dr. Ir. Yuslena Sari, S.Kom., M.Kom</b> <b>NIP. 198411202015042002</b>
<b>Pembimbing Utama</b>	<b>: Andreyan Rizky Baskara, S.Kom., M.Kom</b> <b>NIP. 199307032019031011</b>

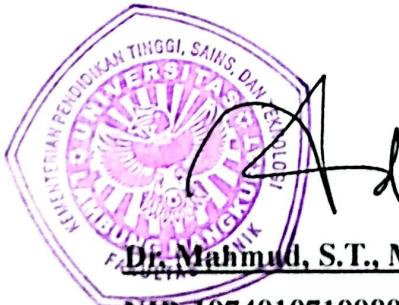
  
.....  
.....  
.....  
.....  
.....

Banjarbaru, ... 27 DEC 2024

Diketahui dan disahkan oleh:

**Wakil Dekan Bidang Akademik**  
**Fakultas Teknik ULM,**

**Koordinator Program Studi**  
**S-1 Teknologi Informasi,**



**Dr. Mahmud, S.T., M.T.**  
**NIP. 197401071998021001**



**Andreyan Rizky Baskara, S.Kom., M.Kom.**  
**NIP. 199307032019031011**

# **Persetujuan Skripsi**

## **LEMBAR PERSETUJUAN**

**KLASIFIKASI MULTI ASPEK SENTIMEN ANALIS PADA REVIEW  
MENGGUNAKAN INDOBERT EMBEDDING DAN CNN**

OLEH  
MUHAMMAD MAJDI  
NIM. 2010817210007

Telah diperiksa dan terpenuhi semua persyaratan akademik, administrasi  
dan disetujui untuk dipertahankan di hadapan dewan pengaji

Banjarmasin, 29 November 2024

Pembimbing Utama,



Andreyan Rizky Baskara S.Kom., M.Kom.,  
NIP. 199307032019031011

## ABSTRAK

Internet menjadi sumber utama informasi bagi banyak orang, termasuk dalam memilih akomodasi hotel. Ulasan pengguna memberikan wawasan penting, namun analisis manual menjadi tidak efisien karena jumlahnya yang besar. Penelitian ini mengembangkan model berbasis *Convolutional Neural Network* (CNN) yang dilengkapi dengan *embedding* IndoBERT untuk mengklasifikasikan sentimen terhadap enam aspek: harga, hotel, kamar, lokasi, pelayanan, dan makanan. CNN dipilih karena kemampuannya dalam mengenali pola lokal dan fitur tekstual, namun memiliki keterbatasan dalam memahami konteks global dan hubungan semantik antar kata. Untuk itu, *embedding* IndoBERT digunakan untuk menghasilkan representasi teks yang kontekstual, membantu CNN memahami hubungan antar kata secara lebih mendalam. Hasil evaluasi menunjukkan bahwa model ini memiliki akurasi keseluruhan 92%, dengan F1-Score untuk sentimen negatif, netral, dan positif masing-masing 87%, 95%, dan 89%. *Precision* dan *recall* untuk sentimen negatif, netral, dan positif juga menunjukkan hasil yang baik. Namun, terdapat tantangan pada aspek hotel, yang mengalami kesalahan prediksi lebih tinggi akibat *overlapping sentiment*, ketidakseimbangan data, dan kompleksitas *multi* aspek. Perbandingan antara klasifikasi *single* aspek dan *multi* aspek menggunakan *K-fold* menunjukkan bahwa klasifikasi *single* aspek memiliki akurasi lebih tinggi sebesar 92,91% dibandingkan dengan *multi* aspek sebesar 90,94% dan F1-Score yang lebih rendah pada sentimen negatif, tetapi lebih tinggi pada sentimen lainnya. Penambahan *embedding* IndoBERT pada CNN terbukti efektif meningkatkan pemahaman konteks, terutama pada analisis sentimen *multi* aspek, dan dapat membantu manajemen hotel dalam meningkatkan kualitas layanan.

Kata kunci: Analisis sentimen, CNN, IndoBERT *embedding*, *multi* aspek, ulasan hotel

## ABSTRACT

*The internet has become a primary source of information for many, including when selecting hotel accommodations. User reviews provide valuable insights, but manual analysis becomes inefficient due to the large volume of data. This study develops a model based on Convolutional Neural Networks (CNN) enhanced with IndoBERT embeddings to classify sentiment across six aspects: price, hotel, room, location, service, and food. CNN is chosen for its ability to recognize local patterns and textual features, but it has limitations in understanding global context and semantic relationships between words. Therefore, IndoBERT embeddings are used to generate contextual text representations, helping CNN understand word relationships more deeply. Evaluation results show that the model achieves an overall accuracy of 92%, with F1-Scores for negative, neutral, and positive sentiments of 87%, 95%, and 89%, respectively. Precision and recall for each sentiment also show good results. However, challenges arise in the hotel aspect, which experiences higher prediction errors due to overlapping sentiment, data imbalance, and the complexity of multi-aspect contexts. A comparison between single-aspect and multi-aspect classification using K-fold cross-validation shows that single-aspect classification has higher accuracy (92.91%) compared to multi-aspect (90.94%), with a lower F1-Score for negative sentiment but higher for other sentiments. The addition of IndoBERT embeddings to CNN proves effective in enhancing context understanding, especially in multi-aspect sentiment analysis, and can assist hotel management in improving service quality.*

*Keywords:* CNN, hotel reviews, IndoBERT embedding, multi-aspect, sentiment analysis

## **HALAMAN PERSEMBAHAN**

Dengan penuh rasa syukur kepada Tuhan Yang Maha Esa, skripsi ini saya persembahkan kepada:

1. Ibu tercinta yang selalu menjadi penyemangat penulis, sebagai sandaran terkuat dari kerasnya dunia, yang tiada hentinya selalu memberikan kasih sayang dan do'a, dengan penuh keikhlasan yang tak terhingga kepada penulis. Dan selalu memberikan semangat serta dukungan secara moral dan materi dalam keberlangsungan penyelesaian skripsi ini.
2. Bapak Andreyan Rizky Baskara S.Kom., M.Kom., selaku Dosen Pembimbing Utama sekaligus Koordinator Program Studi Teknologi Informasi yang telah bersedia meluangkan waktunya untuk memberikan arahan, bimbingan dan dukungan kepada saya dengan penuh kesabaran agar skripsi ini dapat cepat terselesaikan.
3. Bapak Ir. Muhammad Alkaff S.Kom., M.Kom dan Bapak Andreyan Rizky Baskara S.Kom., M.Kom., selaku Dosen Pembimbing Akademik penulis, yang telah bersedia membantu dan memberikan bimbingan terbaik selama masa perkuliahan dengan penuh kesabaran.
4. Seluruh Dosen beserta Staf Administrasi Program Studi Teknologi Informasi yang turut mengarahkan dan membantu selama menyelesaikan skripsi.

## KATA PENGANTAR

Puji syukur tiada hentinya penulis panjatkan atas kehadirat Allah Subhanahu Wa Ta'ala dan junjungannya Nabi Besar Muhammad Shallallahu 'Alaihi wa Sallam, yang telah memberikan rahmat serta karunia-Nya, sehingga penulis dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul "Klasifikasi Multi Aspek Sentimen Analis Pada Review Hotel Menggunakan IndoBERT Embedding dan CNN". Pada kesempatan ini, penulis ingin mengucapkan terima kasih sebesar-besarnya kepada semua pihak yang telah memberikan bantuan, bimbingan, saran, serta dorongan yang membuat penulis dapat menyelesaikan laporan ini dengan sebaik-baiknya, terutama kepada:

1. Orang tua paling berharga bagi hidup penulis yang selalu memberikan cinta kasih yang luar biasa. Ibu tercinta, wanita terhebat yang selalu memberikan dukungan dalam segala bentuk, memberikan motivasi, do'a, memahami, serta selalu memberikan tempat untuk bersandar dan pulang. Ayah tercinta, yang juga selalu mendukung, memberikan perhatian, selalu berjuang, dan memberikan sebaik-baiknya apa yang penulis butuhkan.
2. Bapak Andreyan Rizky Baskara S.Kom., M.Kom., selaku Dosen Pembimbing Utama sekaligus Koordinator Program Studi Teknologi Informasi yang telah bersedia meluangkan waktunya untuk memberikan arahan, bimbingan dan dukungan kepada saya dengan penuh kesabaran agar skripsi ini dapat cepat terselesaikan.
3. Bapak Ir. Muhammad Alkaff S.Kom., M.Kom dan Bapak Andreyan Rizky Baskara S.Kom., M.Kom., selaku Dosen Pembimbing Akademik penulis, yang telah bersedia membantu dan memberikan bimbingan terbaik selama masa perkuliahan dengan penuh kesabaran Seluruh Dosen dan Staf Program Studi Teknologi informasi yang telah membantu penulis dalam segala hal selama penulis berkuliah di Program Studi ini.
4. Seluruh teman-teman Angkatan 2020 Program Studi Teknologi Informasi serta kakak tingkat, dan teman-teman HMTI periode 2021 - 2022 yang pernah membantu, memberi semangat, serta berbagi canda tawa, suka maupun duka, selama perkuliahan hingga penyelesaian skripsi ini.

Penulis menyampaikan terima kasih kepada semua pihak yang telah ikut andil dalam membantu menyelesaikan penyusunan laporan skripsi ini. Penyusunan lapor skripsi telah disusun dengan optimal, berkat bantuan banyak pihak, tetapi masih jauh dari kata sempurna. Oleh karena itu, penulis siap menerima saran serta kritikan yang membangun dari semua pihak agar laporan skripsi ini dapat memberikan manfaat, terutama kepada para pembaca.

Banjarmasin, November 2024



Muhammad Majdi

NIM. 2010817210007

## DAFTAR ISI

HALAMAN SAMPUL LUAR .....	i
HALAMAN SAMPUL DALAM .....	ii
LEMBAR PERNYATAAN.....	iii
LEMBAR PENGESAHAN .....	iv
PERSETUJUAN SKRIPSI .....	v
ABSTRAK .....	vi
ABSTRACT .....	vii
HALAMAN PERSEMAHAN.....	viii
KATA PENGANTAR .....	ix
DAFTAR ISI.....	xi
DAFTAR TABEL.....	xiv
DAFTAR GAMBAR .....	xv
DAFTAR LAMPIRAN.....	xvii
DAFTAR RIWAYAT HIDUP.....	xviii
BAB I PENDAHULUAN .....	1
1.1      Latar Belakang.....	1
1.2      Rumusan Masalah.....	4
1.3      Batasan Masalah .....	4
1.4      Tujuan Penelitian .....	4
1.5      Manfaat Penelitian .....	5
BAB II TINJAUAN PUSTAKA.....	6
2.1      Penelitian Terkait.....	6
2.1.1 <i>Deep Learning For Aspect-Based Sentiment Analysis On Indonesian Hotels Reviews</i> .....	6
2.1.2 <i>Multi-aspect Sentiment Analysis of Tiktok Application Usage Using FastText Feature Expansion and CNN Method</i> .....	7
2.1.3 <i>Deteksi Aspek Review E-Commerce Menggunakan IndoBERT Embedding dan CNN</i> .....	7
2.1.4 <i>Aspect-Based Sentiment Analysis on Application Review Using CNN</i>	
8	
2.1.5 <i>Indonesian multilabel classification using IndoBERT embedding and MBERT classification</i> .....	8

2.1.6	Model Klasifikasi Berbasis <i>Multiclass Classification</i> dengan Kombinasi IndoBERT Embedding dan Long ShortTerm Memory untuk Tweet Berbahasa Indonesia.....	8
2.2	Landasan Teori .....	11
2.2.1	Analisis Sentimen .....	11
2.2.2	<i>Natural Languange Processing</i> .....	11
2.2.3	<i>Multi Aspek Sentimen Analisis</i> .....	11
2.2.4	<i>Text Pre-Processing</i> .....	12
2.2.5	<i>Confussion Matrix</i> .....	13
2.2.6	<i>Convolutional Neural Network (CNN)</i> .....	15
2.2.7	<i>Word Embedding</i> .....	16
2.3	Kerangka Pemikiran .....	21
	BAB III METODOLOGI PENELITIAN.....	22
3.1	Alat dan Bahan Penelitian.....	22
3.1.1	Alat Penelitian.....	22
3.1.2	Bahan Penelitian .....	22
3.2	Alur Penelitian .....	22
3.2.1	Identifikasi Masalah.....	23
3.2.2	Studi Literatur .....	23
3.2.3	Pengumpulan Data .....	23
3.2.4	Melakukan Eksperimen .....	25
3.2.5	Evaluasi Performa.....	29
3.2.6	Implementasi Sistem.....	29
	BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN .....	30
4.1	Pengumpulan Data .....	30
4.2	Pelabelan Dataset.....	31
4.3	<i>Text Preprocessing</i> .....	34
4.3.1	Konversi Teks ke Huruf Kecil .....	34
4.3.2	Penghapusan URL dan Email .....	35
4.3.3	Penanganan Frasa Negasi dan Intensitas Sentimen .....	35
4.3.4	Penyesuaian Frasa Khusus di Industri Hotel .....	35
4.3.5	Normalisasi Bahasa Gaul dan Singkatan .....	35
4.3.6	Standarisasi Tanda Baca .....	36
4.3.7	Penghapusan Karakter Khusus dan Simbol Tidak Relevan.....	36

4.3.8	Penghapusan Karakter Berulang.....	36
4.3.9	Penghapusan Spasi Berlebihan .....	36
4.4	Pembagian <i>Dataset</i> .....	37
4.5	<i>Word Embedding</i> .....	37
4.6	Membangun Model.....	38
4.7	<i>Train Model</i> .....	43
4.7.1	Skenario Pertama <i>Training Model CNN</i> .....	43
4.7.2	Skenario Kedua <i>Training Model CNN</i> .....	46
4.8	Evaluasi Model .....	49
4.8.1	Skenario Pertama Evaluasi Model CNN .....	49
4.8.2	Skenario Kedua Evaluasi Model CNN .....	56
4.9	Membandingkan Hasil Klasifikasi <i>Single</i> dengan <i>Multi Aspek</i> .....	63
4.10	Analisis dan Pembahasan.....	68
4.10.1	Hasil Akurasi dari Evaluasi <i>Overall</i> .....	68
4.10.2	Bar <i>Chart</i> Hasil <i>Confusion Matrix</i> per Aspek .....	68
4.11	Implementasi Model .....	73
	BAB V KESIMPULAN DAN SARAN.....	76
5.1.1	Kesimpulan .....	76
5.1.2	Saran .....	76
	DAFTAR PUSTAKA .....	78
	LAMPIRAN .....	81

## DAFTAR TABEL

Tabel 2.1 Confusion Matrix .....	14
Tabel 2.2 Perbandingan antara tiga metode (CNN, MBERT, dan LSTM) .....	9
Tabel 2.3 Ringkasan Penelitian Terkait .....	18
Tabel 3.1 Alat Penelitian.....	22
Tabel 3.2 Contoh Data Ulasan .....	24
Tabel 3.3 Atribut Aspek Hotel [29] .....	26
Tabel 4.1 Kriteria Penilaian Pemberian Sentimen .....	32
Tabel 4.2 Acuan Pemberian Aspek.....	32
Tabel 4.3 Contoh Ulasan Setelah Pelabelan .....	33
Tabel 4.4 Hasil Konversi Teks ke Huruf Kecil.....	34
Tabel 4.5 Hasil Penghapusan URL dan Email.....	35
Tabel 4.6 Penanganan Frasa Negasi dan Intensitas Sentimen .....	35
Tabel 4.7 Penyesuaian Frasa Khusus di Industri Hotel.....	35
Tabel 4.8 Hasil Normalisasi Bahasa Gaul dan Singkatan.....	36
Tabel 4.9 Standarisasi Tanda Baca .....	36
Tabel 4.10 Hasil Penghapusan Karakter Khusus dan Simbol Tidak Relevan .....	36
Tabel 4.11 Hasil Penghapusan Karakter Berulang .....	36
Tabel 4.12 Hasil Penghapusan Karakter Berulang .....	36
Tabel 4.13 Hasil dari Word Embedding Menggunakan IndoBERT .....	38
Tabel 4.14 Parameter Arsitektur CNN .....	40
Tabel 4.15 Hasil Skenario Pertama Training Model CNN .....	44
Tabel 4.16 Hasil Skenario Pertama Training Model CNN .....	46
Tabel 4.17 Hasil Evaluasi Model Skenario Pertama untuk Setiap Aspek .....	55
Tabel 4.18 Hasil Evaluasi Model Skenario Kedua untuk Setiap Aspek .....	62
Tabel 4.19 Hasil Evaluasi Menggunakan K-Fold Pada Single Aspek.....	64
Tabel 4.20 Hasil Evaluasi Menggunakan K-Fold Pada Multi Aspek .....	64
Tabel 4.21 Jumlah Pembagian Sentimen Positif dan Negatif Antara Single dan Multi Aspek.....	65
Tabel 4.22 Perbandingan Hasil Klasifikasi Antara Multi dan Single Aspek .....	65

## DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1 Convolutional Neural Network [12] .....	15
Gambar 2.2 Kerangka Pemikiran.....	21
Gambar 3.1 Alur Penelitian.....	23
Gambar 3.2 Tahapan Eksperimen .....	25
Gambar 4.1 Download Web Scrapper Extension .....	30
Gambar 4.2 Membuat Sitemap .....	31
Gambar 4.3 Menentukan Elemen Yang Diambil.....	31
Gambar 4.4 Grafik Penyebaran Sentimen Pada Dataset.....	34
Gambar 4.5 Arsitektur Model CNN.....	42
Gambar 4.6 Skenario Pertama Training Model CNN .....	44
Gambar 4.7 Skenario Kedua Training Model CNN.....	46
Gambar 4.8 Confussion Matrix Harga Skenario Pertama.....	49
Gambar 4.9 Confussion Matrix Hotel Skenario Pertama.....	50
Gambar 4.10 Confussion Matrix Kamar Skenario Pertama.....	51
Gambar 4.11 Confussion Matrix Lokasi Skenario Pertama.....	52
Gambar 4.12 Confussion Matrix Pelayanan Skenario Pertama .....	53
Gambar 4.13 Confussion Matrix Makanan Skenario Pertama.....	54
Gambar 4.14 Confussion Matrix Overall Skenario Pertama .....	55
Gambar 4.15 Confussion Matrix Harga Skenario Kedua .....	56
Gambar 4.16 Confussion Matrix Hotel Skenario Kedua .....	57
Gambar 4.17 Confussion Matrix Kamar Skenario Kedua .....	58
Gambar 4.18 Confussion Matrix Lokasi Skenario Kedua .....	59
Gambar 4.19 Confussion Matrix Pelayanan Skenario Kedua.....	60
Gambar 4.20 Confussion Matrix Makanan Skenario Kedua .....	61
Gambar 4.21 Confussion Matrix Overall Skenario Kedua .....	62
Gambar 4.22 Confussion Matrix Pada Sampel Single Aspek .....	66
Gambar 4.23 Confussion Matrix Pada Sampel Multi Aspek.....	67
Gambar 4.24 Grafik Jumlah Data Hasil Prediksi Yang Salah .....	69
Gambar 4.25 Tampilan Interface Web.....	73
Gambar 4.26 Tampilan Interface Saat Berhasil Mendeteksi Aspek .....	74
Gambar 4.27 Tampilan Interface Saat Gagal Mendeteksi Aspek .....	74

Gambar 4.28 Tampilan Interface Saat Tidak Mendeteksi Aspek ..... 75

## **DAFTAR LAMPIRAN**

Lampiran 1 Kode Untuk Text Preprocessing.....	81
Lampiran 2 Kode Untuk Pembagian Dataset.....	85
Lampiran 3 Kode Untuk Word Embedding dengan IndoBERT.....	85
Lampiran 4 Kode Untuk Model CNN.....	86
Lampiran 5 Kode Untuk Train Model .....	88
Lampiran 6 Kode Untuk Evaluasi Model .....	90
Lampiran 7 Kode Untuk Web dengan Streamlit.....	93
Lampiran 8 Lembar Konsultasi.....	98