



## **SKRIPSI**

**PERSONALISASI REKOMENDASI MUSIK UNTUK KEGIATAN BERKENDARA,  
BELAJAR, DAN MAKAN MENGGUNAKAN HYBRID MATRIX  
FACTORIZATION BERBASIS ALS DAN HDBSCAN PADA MILLION SONG  
DATASET**

**BADAR KATAMSI**

NPM 21081010186

**DOSEN PEMBIMBING**

Fawwaz Ali Akbar, S.Kom., M.Kom.

Achmad Junaidi, S.Kom., M.Kom.

**KEMENTERIAN PENDIDIKAN TINGGI, SAINS, DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL VETERAN JAWA TIMUR  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
PROGRAM STUDI INFORMATIKA  
2025**



## **SKRIPSI**

**PERSONALISASI REKOMENDASI MUSIK UNTUK KEGIATAN BERKENDARA,  
BELAJAR, DAN MAKAN MENGGUNAKAN HYBRID MATRIX  
FACTORIZATION BERBASIS ALS DAN HDBSCAN PADA MILLION SONG  
DATASET**

**BADAR KATAMSI**

NPM 21081010186

**DOSEN PEMBIMBING**

Fawwaz Ali Akbar, S.Kom., M.Kom.

Achmad Junaidi, S.Kom., M.Kom.

**KEMENTERIAN PENDIDIKAN TINGGI, SAINS, DAN TEKNOLOGI  
UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL VETERAN JAWA TIMUR  
FAKULTAS ILMU KOMPUTER  
PROGRAM STUDI INFORMATIKA  
2025**

*Halaman ini sengaja dikoso*

## LEMBAR PENGESAHAN

### PERSONALISASI REKOMENDASI MUSIK UNTUK KEGIATAN BERKENDARA, BELAJAR, DAN MAKAN MENGGUNAKAN HYBRID MATRIX FACTORIZATION BERBASIS ALS DAN HDBSCAN PADA MILLION SONG DATASET

Oleh :  
BADAR KATAMSI  
NPM. 21081010186

Telah dipertahankan dihadapan dan diterima oleh Tim Pengaji Skripsi Prodi Informatika Fakultas Ilmu Komputer Universitas Pembangunan Nasional Veteran Jawa Timur Pada tanggal 1 September 2025

Fawwaz Ali Akbar, S.Kom., M.Kom.  
NIP. 19700619 202121 1 009

Achmad Junaidi, S.Kom., M.Kom.  
NPT. 3 7811 04 0199 1

Henni Endah Wahanani, S.T, M.Kom.  
NIP. 19780922 202121 2 005

Retno Mumpuni, S.Kom, M.Sc.  
NPT. 172198 70 716054

(Pembimbing I)

(Pembimbing II)

(Pengaji I)

(Pengaji II)

Mengetahui,  
Dekan Fakultas Ilmu Komputer



Prof. Dr. Ir. Novirina Hendrasarie, MT  
NIP. 19681126 199403 2 001

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

LEMBAR PERSETUJUAN

PERSONALISASI REKOMENDASI MUSIK UNTUK KEGIATAN  
BERKENDARA, BELAJAR, DAN MAKAN MENGGUNAKAN HYBRID  
MATRIX FACTORIZATION BERBASIS ALS DAN HDBSCAN PADA  
MILLION SONG DATASET

Oleh :

BADAR KATAMSI  
NPM 21081010186



Menyetujui  
Koordinator Program Studi Informatika  
Fakultas Ilmu Komputer,

Fetty Tri Anggraeny, S.Kom., M.Kom.  
NIP. 19820211 2021212 005

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## **SURAT PERNYATAAN BEBAS PLAGIASI**

Saya yang bertanda tangan dibawah ini :

Nama : Badar Katamsi  
NPM : 21081010186  
Program : Sarjana (S1)  
Program Studi : Informatika  
Fakultas : Fakultas Ilmu Komputer

Menyatakan bahwa dalam dokumen ilmiah Tugas Skripsi ini tidak terdapat bagian dari karya ilmiah lain yang telah diajukan untuk memperoleh gelar akademik di suatu lembaga Pendidikan Tinggi, dan juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan oleh orang/lembaga lain, kecuali yang secara tertulis disitasi dalam dokumen ini dan disebutkan secara lengkap dalam daftar pustaka.

Dan saya menyatakan bahwa dokumen ilmiah ini bebas dari unsur-unsur plagiasi. Apabila dikemudian hari ditemukan indikasi plagiat pada Skripsi ini, saya bersedia menerima sanksi sesuai dengan peraturan perundang-undangan yang berlaku.

Demikian surat pernyataan ini saya buat dengan sesungguhnya tanpa ada paksaan dari siapapun juga dan untuk dipergunakan sebagaimana mestinya.



Surabaya, 1 September 2025



NPM. 21081010186

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## ABSTRAK

Nama Mahasiswa / NPM : Badar Katamsi / 21081010186

Judul Skripsi : Personalisasi Rekomendasi Musik untuk Kegiatan Berkendara, Belajar, dan Makan menggunakan Hybrid Matrix Factorization berbasis ALS dan HDBSCAN pada Million Song Dataset

Dosen Pembimbing : 1. Fawwaz Ali Akbar, S.Kom., M.Kom.  
2. Achmad Junaidi, S.Kom., M.Kom.

Perkembangan platform streaming musik dengan katalog lebih dari 100 juta lagu, seperti Spotify, menimbulkan tantangan *information overload* yang membuat pengguna kesulitan menemukan musik sesuai preferensi, sementara masalah *cold start* pada pengguna baru juga membatasi akurasi sistem rekomendasi. Penelitian ini bertujuan mengembangkan sistem rekomendasi musik kontekstual yang mampu mengatasi kedua masalah tersebut dengan mengintegrasikan *Matrix Factorization* berbasis *Alternating Least Squares (ALS)* dan algoritma *HDBSCAN* sebagai metode klasterisasi, serta menambahkan filter berbasis fitur audio untuk menyesuaikan rekomendasi dengan konteks kegiatan pengguna, yaitu berkendara, belajar, dan makan. Dataset yang digunakan adalah *Million Song Dataset* dari Spotify & Last.fm dengan 50.683 lagu dan hampir satu juta riwayat dengar pengguna. Tahap penelitian meliputi pembersihan data, transformasi playcount menjadi rating eksplisit, ekstraksi fitur genre menggunakan TF-IDF, reduksi dimensi dengan UMAP, klasterisasi menggunakan HDBSCAN, hingga pelatihan model ALS pada setiap klaster. Hasil evaluasi menunjukkan nilai *Silhouette Score* sebesar 1,00 yang menandakan klaster optimal, sementara model ALS terbaik mencapai *Reconstruction Error* sebesar 0,000814, *RMSE* sebesar 0,1525, dan *MAE* sebesar 0,0630. Survei kepuasan pengguna juga memperlihatkan skor rata-rata 4,2 dari 5 dengan 80% lagu rekomendasi disimpan ke dalam playlist. Dibandingkan pendekatan tradisional berbasis ALS tunggal, metode hybrid yang diusulkan terbukti lebih efektif dalam mengatasi sparsity, *cold start*, serta meningkatkan relevansi rekomendasi berbasis *occasion*. Kesimpulannya, integrasi ALS dan HDBSCAN dengan filter fitur audio dapat menghasilkan sistem rekomendasi musik yang efisien, akurat, dan lebih personal, sehingga berkontribusi pada peningkatan kualitas pengalaman pengguna pada platform musik digital.

**Kata kunci :** Rekomendasi Musik, ALS, HDBSCAN, Sistem Rekomendasi, Clustering

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## **ABSTRACT**

Student Name / NPM : Badar Katamsi / 21081010186

Thesis Title : Personalized Music Recommendations for Driving, Studying, and Eating Using Hybrid Matrix Factorization Based on ALS and HDBSCAN on a Million Song Dataset

Advisor : 1. Fawwaz Ali Akbar, S.Kom., M.Kom.  
2. Achmad Junaidi, S.Kom., M.Kom.

## **ABSTRACT**

The development of music streaming platforms with catalogs of more than 100 million songs, such as Spotify, poses the challenge of information overload, making it difficult for users to find music that suits their preferences, while the cold start problem for new users also limits the accuracy of the recommendation system. This study aims to develop a contextual music recommendation system capable of addressing both issues by integrating Matrix Factorization based on Alternating Least Squares (ALS) and the HDBSCAN algorithm as clustering methods, along with audio feature-based filters to tailor recommendations to the user's activity context, namely driving, studying, and eating. The dataset used is the Million Song Dataset from Spotify & Last.fm, comprising 50,683 songs and nearly one million user listening histories. The research stages include data cleaning, transforming playcount into explicit ratings, extracting genre features using TF-IDF, dimension reduction with UMAP, clustering using HDBSCAN, and training the ALS model on each cluster. Evaluation results showed a Silhouette Score of 1.00, indicating optimal clustering, while the best ALS model achieved a Reconstruction Error of 0.000814, RMSE of 0.1525, and MAE of 0.0630. A user satisfaction survey also revealed an average score of 4.2 out of 5, with 80% of recommended songs saved to playlists. Compared to the traditional single ALS-based approach, the proposed hybrid method proved more effective in addressing sparsity, cold start, and improving the relevance of occasion-based recommendations. In conclusion, the integration of ALS and HDBSCAN with audio feature filters can produce an efficient, accurate, and more personalized music recommendation system, thereby contributing to improved user experience quality on digital music platforms.

**Keywords:** Music Recommendation, ALS, HDBSCAN, System Recommendation, Clustering

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## KATA PENGANTAR

Puji syukur kehadirat Allah SWT atas segala rahmat, hidayah dan karunia-Nya kepada penulis sehingga skripsi dengan judul **“Personalisasi Rekomendasi Musik untuk Kegiatan Berkendara, Belajar, dan Makan menggunakan Hybrid Matrix Factorization berbasis ALS dan HDBSCAN pada Million Song Dataset”** dapat terselesaikan dengan baik. Penelitian ini merupakan salah satu syarat untuk menyelesaikan studi di Program Studi Informatika, Fakultas Ilmu Komputer, Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jawa Timur.

Dalam penyusunan skripsi ini, penulis mendapat banyak bantuan, dukungan, dan bimbingan dari berbagai pihak. Oleh karena itu, dengan penuh rasa hormat dan terima kasih, penulis mengucapkan terima kasih sebesar – besarnya kepada:

1. Kedua orang tua tersayang, yang senantiasa memberikan dukungan, doa, serta kasih sayang tanpa batas. Tanpa doa dan restu dari mereka, proses penyusunan skripsi ini tidak akan dapat berjalan dengan baik.
2. Ibu Prof. Dr. Ir. Novirina Hendrasarie, MT., selaku Dekan Fakultas Ilmu Komputer Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jawa Timur.
3. Ibu Fetty Tri Anggraeny, S.Kom. M.Kom., selaku Ketua Program Studi Informatika Fakultas Ilmu Komputer Universitas Pembangunan Nasional “ Veteran ” Jawa Timur.
4. Bapak Fawwaz Ali Akbar, S.Kom., M.Kom., selaku dosen pembimbing pertama, yang telah dengan sabar memberikan arahan, saran, dan dukungan selama proses penyusunan skripsi ini.
5. Bapak Achmad Junaidi, S.Kom., M.Kom., selaku dosen pembimbing kedua, atas segala arahan, masukan yang konstruktif, dan bimbingan akademik yang sangat berarti selama proses penelitian ini.
6. Ibu Henni Endah Wahanani, ST, M.Kom., selaku dosen penguji pertama, atas segala kritik dan saran yang membangun selama proses seminar hasil skripsi penelitian ini.
7. Ibu Retno Mumpuni, S.Kom, M.Sc., selaku dosen penguji kedua, atas segala arahan, masukan, serta kritik yang membangun selama proses seminar hasil skripsi penelitian ini.
8. Seluruh dosen Program Studi Informatika, Fakultas Ilmu Komputer UPN “Veteran” Jawa Timur, yang telah memberikan ilmu dan wawasan selama masa perkuliahan.

9. Seluruh sahabat dan rekan seperjuangan, terima kasih atas dukungan, semangat, serta kebersamaan yang tak ternilai selama masa studi dan penyusunan skripsi ini.
10. Pihak-pihak lain yang tidak dapat disebutkan satu per satu, tetapi telah berkontribusi dalam mendukung dan membantu kelancaran penelitian ini.

Penulis menyadari bahwa dalam proses penyusunan skripsi ini terdapat berbagai kekurangan. Oleh karena itu, kritik dan saran yang konstruktif dari semua pihak sangat diharapkan untuk meningkatkan kualitas skripsi ini. Dengan segala keterbatasan yang ada, penulis berharap laporan ini dapat memberikan manfaat baik bagi semua pihak secara umum maupun bagi penulis itu sendiri secara khusus.

Surabaya, 25 Agustus 2025

Penulis

## DAFTAR ISI

<b>LEMBAR PENGESAHAN .....</b>	<b>i</b>
<b>LEMBAR PERSETUJUAN .....</b>	<b>iii</b>
<b>ABSTRAK.....</b>	<b>vii</b>
<b>KATA PENGANTAR .....</b>	<b>xi</b>
<b>DAFTAR ISI .....</b>	<b>xiii</b>
<b>DAFTAR GAMBAR .....</b>	<b>xv</b>
<b>DAFTAR TABEL.....</b>	<b>xvii</b>
<b>BAB I PENDAHULUAN .....</b>	<b>1</b>
1.1     LATAR BELAKANG.....	1
1.2     RUMUSAN MASALAH .....	4
1.3     TUJUAN PENELITIAN .....	4
1.4     MANFAAT PENELITIAN .....	5
1.5     BATASAN MASALAH .....	5
<b>BAB II TINJAUAN PUSTAKA .....</b>	<b>7</b>
2.1     PENELITIAN TERDAHULU .....	7
2.2     Landasan Teori .....	14
<b>BAB III DESAIN DAN IMPLEMENTASI SISTEM .....</b>	<b>21</b>
3.1     Metode Penelitian.....	21
3.2     Dataset .....	22
3.2.1.     Data Music Info .....	22
3.2.2.     Data User Listening History .....	23
3.3     Data Preparation .....	23
3.3.1.     Penanganan Missing Values .....	24
3.3.2.     Deteksi dan Penghapusan Bot.....	25
3.4     Preprocessing Data .....	26
3.4.1.     Transformasi Playcount ke Rating .....	26
3.4.2.     Genre Mapping .....	27
3.5     Clustering .....	28
3.5.1.     Ekstraksi Fitur Genre (TF IDF) .....	28
3.5.2.     Reduksi Dimensi (UMAP) dan T-SNE.....	29
3.5.3.     HDBSCAN Clustering .....	30
3.6     User Item Matrix .....	31
3.7     Model Matrix Factorization berbasis Alternating Least Squares .....	33
3.8     Fungsi Rekomendasi .....	34

3.9	Rekomendasi berbasis Ocassion.....	36
3.10	Evaluasi Model .....	37
3.10.1	RMSE dan MAE.....	37
3.10.2	Reconstruction Error.....	38
3.10.3	Silhouette Score .....	38
3.11	Skenario Pengujian.....	39
3.11.1	Pengujian Kualitas Clustering .....	39
3.11.2	Pengujian Kualitas Model Alternating Least Squares .....	41
3.11.3	Pengujian Kualitas Rekomendasi berdasarkan User Satisfaction .....	42
3.12	Desain Sistem .....	43
<b>BAB IV PENGUJIAN DAN ANALISA .....</b>		<b>45</b>
4.1	Metode Pengujian.....	45
4.1.1	Pengujian Pengolahan Data .....	45
4.1.2	Pengujian Kualitas Clustering .....	45
4.1.3	Pengujian Kualitas ALS .....	45
4.1.4	Pengujian Kepuasan (User Satisfaction) .....	45
4.2	Pengujian Pengolahan Data .....	46
4.3	Pengujian Perfoma Clustering .....	50
4.4	Pengujian Performa Model Alternating Least Squares .....	59
4.4.1	Metode Pengujian Performa Model.....	60
4.4.2	Pembagian Pengujian Performa Model .....	61
4.4.3	Pengujian Performa dengan Parameter Default .....	61
4.4.4	Pengujian Performa dengan Variasi Parameter .....	62
4.4.5	Analisis Hasil Eksperimen .....	64
4.5	Pengujian Kualitas Rekomendasi berdasar User Satisfaction.....	65
4.5.1	Desain dan Metodologi Pengujian.....	65
4.5.2	Karakteristik Responden .....	66
4.5.3	Hasil Evaluasi Kualitas Rekomendasi.....	66
4.5.4	Analisis Perkegiatan .....	67
4.5.5	Tingkat Penyimpanan ke Playlist .....	67
4.5.6	Feedback Pengguna .....	68
4.5.7	Implikasi Pengembangan Sistem.....	68
<b>BAB V PENUTUP .....</b>		<b>71</b>
5.1	Kesimpulan.....	71
5.2	Saran Pengembangan.....	71
<b>DAFTAR PUSTAKA .....</b>		<b>73</b>

## DAFTAR GAMBAR

Gambar 2. 1 Alternating Least Squares [10] .....	17
Gambar 2. 2 HDBSCAN Clustering [1702.v2] .....	18
Gambar 2. 3 Integrasi Model Matrix Factorization dan HDBSCAN Clustering .....	20
Gambar 3. 1 Alur Sistem Rekomendasi .....	21
Gambar 3. 2 Arsitektur Sistem Rekomendasi .....	43
Gambar 4. 1 Hasil Mapping Genre.....	46
Gambar 4. 2 Bobot X Pengujian Ke-1.....	48
Gambar 4. 3 Bobot X Pengujian Ke-2.....	49
Gambar 4. 4 Bobot X Pengujian Ke-3.....	49
Gambar 4. 5 Persebaran dan Nilai Silhouette Score Pengujian Pertama .....	51
Gambar 4. 6 Visualisasi UMAP Pengujian Pertama .....	52
Gambar 4. 7 Visualisasi TSNE Pengujian Pertama .....	52
Gambar 4. 8 Persebaran dan Nilai Silhouette Score Pengujian Kedua .....	54
Gambar 4. 9 Visualisasi UMAP Pengujian kedua.....	55
Gambar 4. 10 Visualisasi TSNE Pengujian Kedua .....	55
Gambar 4. 11 Persebaran dan Nilai Silhouette Score Pengujian Ketiga .....	57
Gambar 4. 12 Visualisasi Umap Pengujian Ketiga .....	58
Gambar 4. 13 Visualisasi TSNE Pengujian Ketiga .....	58
Gambar 4. 14 Pengaruh Parameter n_factor .....	63
Gambar 4. 15 Pengaruh Parameter regularization.....	63
Gambar 4. 16 Pertanyaan Kuisioner.....	65



## DAFTAR TABEL

Tabel3. 1 Data Music Info .....	22
Tabel3. 2 Data User Listening History .....	23
Tabel3. 3 Missing Values Filling .....	24
Tabel3. 4 Identifikasi dan Penghapusan User Bot .....	25
Tabel3. 5 Transformasi Playcount ke Rating .....	27
Tabel3. 6 Capping Rating .....	27
Tabel3. 7 Genre Mapping .....	28
Tabel3. 8 Ekstraksi Fitur Genre .....	29
Tabel3. 9 Reduksi Dimensi (UMAP) .....	30
Tabel3. 10 HDBSCAN Pseudocode .....	31
Tabel3. 11 User Per Cluster .....	32
Tabel3. 12 Normalisasi Matrix .....	32
Tabel3. 13 Model Per Cluster .....	33
Tabel3. 14 Fungsi Rekomendasi .....	34
Tabel3. 15 Rekomendasi Cold Start User .....	35
Tabel3. 16 Rekomendasi (Ocassion) .....	36
Tabel3. 17 Reconstruction Error .....	38
Tabel3. 18 Silhouette Score .....	39
Tabel3. 19 Skenario Pengujian Kualitas Clustering .....	40
Tabel3. 20 Pembagian Data Training dan Validasi .....	41
Tabel3. 21 Pengujian Performa Model .....	41
Tabel3. 22 Pengujian Komputasi .....	41
Tabel4. 1 User yang terdeksi sebagai bot .....	47
Tabel4. 2 Parameter Pengujian Pertama .....	50
Tabel4. 3 Informasi Cluster Pengujian Pertama .....	51
Tabel4. 4 Parameter Pengujian Kedua .....	53
Tabel4. 5 Informasi Cluster Pengujian Kedua .....	53
Tabel4. 6 Parameter Pengujian Ketiga .....	56
Tabel4. 7 Informasi Cluster Pengujian Ketiga .....	56
Tabel4. 8 Hasil Evaluasi Model dengan Parameter Default .....	61
Tabel4. 9 Hasil Eksperimen Variasi Parameter .....	62
Tabel4. 10 Distribusi Karakteristik Responden .....	66
Tabel4. 11 Evaluasi Tiga Aspek Utama .....	66
Tabel4. 12 Analisis Perkegiatan .....	67
Tabel4. 13 Tingkat Penyimpanan berdasarkan Kegiatan .....	67

