



**PERBANDINGAN METODE *EXTREME GRADIENT BOOSTING* DAN
METODE *DECISION TREE* UNTUK KLASIFIKASI GENRE MUSIK**

Skripsi

**Untuk Memenuhi Persyaratan Melakukan
Dalam Menyelesaikan Strata-1 Ilmu Komputer**

Oleh

Sally Lutfiani

NIM 1711016320026

**PROGRAM STUDI S-1 ILMU KOMPUTER
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM
UNIVERSITAS LAMBUNG MANGKURAT
BANJARBARU**

JANUARI 2023



**PERBANDINGAN METODE *EXTREME GRADIENT BOOSTING* DAN
METODE *DECISION TREE* UNTUK KLASIFIKASI GENRE MUSIK**

Skripsi

**Untuk Memenuhi Persyaratan Melakukan
Dalam Menyelesaikan Strata-1 Ilmu Komputer**

Oleh

Sally Lutfiani

NIM 1711016320026

**PROGRAM STUDI S-1 ILMU KOMPUTER
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM
UNIVERSITAS LAMBUNG MANGKURAT
BANJARBARU**

JANUARI 2023

SKRIPSI

**PERBANDINGAN METODE *EXTREME GRADIENT BOOSTING* DAN
METODE *DECISION TREE* UNTUK KLASIFIKASI GENRE MUSIK**

Oleh :

SALLY LUTFIANI
1711016320026

Telah dipertahankan di depan Dosen Pengaji pada tanggal 14 Mei 2023
Susunan Dosen Pengaji :

Pembimbing I

Triando Hamonangan Saragih S.Kom., M.Kom.
NIP. 19930824201901012

Dosen Pengaji I

M. Reza Faisal, S.T, M.T, Ph.D.
NIP. 197612202008121001

Pembimbing II

Friska Abadi, S.Kom, M.Kom.
NIPK. 19880913201612110001

Dosen Pengaji II

Dwi Kartini, S.Kom, M.Kom.
NIP. 19870422012122003



PERNYATAAN

Dengan ini saya menyatakan bahwa dalam skripsi ini tidak terdapat karya yang pernah diajukan untuk memperoleh gelar kesarjanaan di suatu Perguruan Tinggi, dan sepanjang pengetahuan saya juga tidak terdapat karya atau pendapat yang pernah ditulis atau diterbitkan oleh orang lain, kecuali yang secara tertulis diacu dalam naskah ini dan disebutkan dalam Daftar Pustaka.

Banjarbaru, Maret 2023



Sally Lutfiani
NIM. 1711016320026

ABSTRAK

PERBANDINGAN METODE *EXTREME GRADIENT BOOSTING* DAN METODE *DECISION TREE* UNTUK KLASIFIKASI GENRE MUSIK

(Oleh : Sally Lutfiani; Pembimbing: Triando Hamonangan Saragih S.Kom., M.Kom dan Friska Abadi, S.Kom, M.Kom.; -- halaman)

Musik merupakan sebuah “bahasa” yang mampu dimengerti dan dipahami oleh semua orang. Dalam musik sendiri, terdapat banyak *genre* musik yang berkembang yang dipengaruhi oleh budaya dari daerah-daerah yang berbeda-beda, seperti musik jazz, reggae, pop, rock, punk, dan masih banyak lagi *genre* musik yang ada seperti musik tradisional. Bertambahnya jumlah musik dalam bentuk digital secara pesat menyebabkan pemberian label *genre* secara manual menjadi tidak efektif. Pemberian label *genre* secara otomatis dapat dilakukan dengan menerapkan algoritma kecerdasan buatan yaitu salah satunya klasifikasi yang dapat mengelompokkan jenis musik berdasarkan *genre* dengan menggunakan fitur-fitur musik. Salah satu metode klasifikasi yang cukup sering digunakan adalah metode *Extreme Gradient Boosting*. Selain itu ada juga metode yang sering digunakan dalam melakukan klasifikasi yaitu metode *Decision Tree* yang merupakan metode pohon keputusan. Pada penelitian ini melakukan perbandingan tingkat akurasi metode klasifikasi *Extreme Gradient Boosting* dan metode klasifikasi *Decision Tree* dengan melakukan pengujian parameter menggunakan nilai parameter terbaik yang didapatkan. Berdasarkan hasil penelitian metode klasifikasi *Extreme Gradient Boosting* dengan pengujian parameter menggunakan nilai parameter terbaik yang didapatkan menghasilkan kinerja akurasi yang lebih baik dibandingkan dengan metode klasifikasi *Decision Tree* yaitu sebesar 72% karena pada metode *Extreme Gradient Boosting* ini mampu meminimalisir eror dengan menggunakan data residu atau kesalahan prediksi pada model sebelumnya sehingga bisa mendapatkan dan mengoptimalkan hasil akurasi terbaik, yang membuktikan bahwa metode klasifikasi *Extreme Gradient Boosting* lebih baik dibandingkan dengan metode klasifikasi *Decision Tree* dengan pengujian parameter.

Kata kunci : Musik, Genre, *Extreme Gradient Boosting*, *Decision Tree*, Klasifikasi.

ABSTRACT

COMPARISON OF EXTREME GRADIENT BOOSTING METHOD AND DECISION TREE METHOD FOR MUSIC GENRE CLASSIFICATION

(By : Sally Lutfiani; Advisors: Triando Hamonangan Saragih S.Kom., M.Kom and Friska Abadi, S.Kom, M.Kom.; 2022; -- page)

Music is a "language" that can be understood and understood by everyone. In music itself, there are many music genres that develop that are influenced by cultures from different regions, such as jazz, reggae, pop, rock, punk, and many more existing music genres such as traditional music. The rapid increase in the amount of music in digital form makes manual labeling of genres ineffective. Automatic genre labeling can be done by applying artificial intelligence algorithms, one of which is a classification that can group types of music based on genre using music features. One classification method that is quite often used is the Extreme Gradient Boosting method. In addition, there is also a method that is often used in classifying, namely the Decision Tree method which is a decision tree method. In this study, comparing the accuracy level of the Extreme Gradient Boosting classification method and the Decision Tree classification method by testing parameters using the best parameter values obtained. Based on the results of the study, the Extreme Gradient Boosting classification method with parameter testing using the best parameter values obtained resulted in better accuracy performance compared to the Decision Tree classification method, which is 72% because the Extreme Gradient Boosting method is able to minimize errors by using residual data or prediction errors in the previous model so that it can get and optimize the best accuracy results, which proves that the Extreme Gradient Boosting classification method is better compared to the Decision Tree classification method with parameter testing.

Keywords: Music, Genre, Extreme Gradient Boosting, Decision Tree, Classification.

PRAKATA

Assalamualaikum Warahmatullahi Wabarakatuh.

Puji syukur penulis panjatkan ke hadirat Allah SWT karena atas berkat rahmat dan karunia-Nya penulis dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul "*Perbandingan Metode Extreme Gradient Boosting Dan Metode Decision Tree Untuk Klasifikasi Genre Musik*" untuk memenuhi syarat dalam menyelesaikan pendidikan program S1 Ilmu Komputer, Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam, Universitas Lambung Mangkurat. Tak lupa pula penulis panjatkan shalawat dan salam ke hadirat Rasulullah Muhammad SAW beserta para sahabat, keluarga, dan pengikut beliau hingga *yaumul qiyamah*.

Pada lembar ini penulis ingin menyampaikan ucapan terimakasih kepada pihak-pihak yang sangat mendukung penulis dalam pembuatan dan penyusunan skripsi ini, adapun yang dimaksud adalah sebagai berikut :

1. Orang tua tercinta untuk mama dan abah yang dari awal proses perkuliahan selalu memberikan dorongan penuh, bantuan, semangat, doa dan dukungan hingga sampai pada tahap proses penyelesaian skripsi ini.
2. Bapak Triando Hamongan Saragih S.Kom, M.Kom selaku dosen pembimbing utama yang turut serta membantu dan meluangkan waktu demi kelancaran penyelesaian skripsi ini.
3. Bapak Friska Abadi, S.Kom, M.Kom selaku dosen pembimbing pendamping yang turut serta membantu dan meluangkan waktu demi kelancaran dalam penyelesaian skripsi ini.
4. Bapak Irwan Budiman, S.T., M.Kom selaku Koordinator Program Studi Ilmu Komputer FMIPA ULM, atas bantuan dan izin beliau skripsi ini dapat diselesaikan.
5. Seluruh Dosen dan Staff Program Studi Ilmu Komputer FMIPA ULM atas ilmu dan bantuan yang diberikan selama ini yang sangat bermanfaat.
6. Kakak tersayang Novia Apriana, S.Pd yang memberikan dorongan dan semangat untuk terus melanjutkan skripsi ini hingga selesai disaat semua orang tidak ada yang memahami keadaan yang saya alami.
7. Kakek, Nenek, Tante Bripka Muslinawati, S.H., Om Bripka Joko Supriyanto S.H, Kakak Norlatifah, S.Kom., adek tersayang Rava yang juga selalu memberikan bantuan, semangat, doa dan dukungan hingga sampai pada tahap proses penyelesaian skripsi ini.

8. Sahabat magurl Tari, Nanda, Dhea, Tia, Atul, Vina, Huda yang saling memberikan semangat dan dukungan untuk kelancaran penyelesaian skripsi ini yang telah berjuang bersama dari awal perkuliahan.
9. Ahmad Meka Syabani Permana keponakan kesayangan acin yang menjadi sumber motivasi dan semangat dalam menyelesaikan perkuliahan sampai ke tahap akhir penyelesaian skripsi ini.
10. Teman-teman keluarga Ilmu Komputer angkatan 2017 terimakasih atas canda, tawa, perjuangan yang sudah dilewati bersama untuk semua kenangan manis yang telah terukir selama ini. Senang bisa menjadi salah satu bagian dari kehidupan kalian.
11. Semua pihak yang tidak dapat disebutkan satu persatu yang telah turut membantu dalam penyelesaian skripsi ini.

Akhir kata penulis menyadari sepenuhnya bahwa penulisan ini jauh dari sempurna, namun penulis mengharapkan bantuan berupa saran dan kritik yang membangun dari semua pihak demi kesempurnaan dan mutu penulisan skripsi ini.

Semoga tulisan ini dapat bermanfaat bagi ilmu pengetahuan dan pembaca khususnya serta mendapat keridhaan Allah SWT.

Banjarbaru, Maret 2023



Sally Lutfiani

DAFTAR ISI

HALAMAN JUDUL.....	i
HALAMAN PENGESAHAN.....	i
ABSTRAK.....	iii
<i>ABSTRACT</i>	iv
PRAKATA.....	v
DAFTAR ISI.....	vii
DAFTAR TABEL.....	ix
DAFTAR GAMBAR	x
DAFTAR LAMPIRAN.....	xi
BAB I	1
PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Batasan Masalah.....	3
1.4 Tujuan.....	3
1.5 Manfaat Penelitian.....	3
1.6 Sistematika Penulisan.....	4
BAB II.....	6
TINJAUAN PUSTAKA	6
2.1 Kajian Terdahulu	6
2.2 Keaslian Penelitian	7
2.3 Landasan Teori	9
BAB III	22
METODE PENELITIAN.....	22
3.1 Bahan dan Alat Penelitian	22
3.2 Variabel Penelitian	22
3.3 Prosedur Penelitian.....	22
BAB IV	25
HASIL DAN PEMBAHASAN.....	25
4.1 Hasil.....	25

4.1.1	Pengumpulan Data	25
4.1.2	Klasifikasi	27
4.1.3	<i>Extreme Gradient Boosting</i>	28
4.1.4	<i>Decision Tree</i>	49
4.1.5	Evaluasi.....	61
4.2	Pembahasan	66
BAB V	62
PENUTUP	62
5.1	Kesimpulan.....	62
5.2	Saran	62
DAFTAR PUSTAKA	63
LAMPIRAN	67

DAFTAR TABEL

Tabel	Halaman
Tabel 1 Tabel Keaslian Penelitian.....	6
Tabel 2. Confusion matrix.....	20
Tabel 3. Keterangan rumus Confusion matrix	21
Tabel 4. Data Asli	25
Tabel 5. Jumlah Data Perkelas	26
Tabel 6. Data Latih dan Data Uji	27
Tabel 7. contoh data	28
Tabel 8. Menghitung error	29
Tabel 9. Hasil split data.....	30
Tabel 10. Hasil perhitungan Similarity dan Gain.....	32
Tabel 11. Hasil split data.....	33
Tabel 12. Hasil perhitungan similarity dan gain	34
Tabel 13. Hasil Akurasi parameter bawaan (default).....	35
Tabel 14. Hasil Akurasi Parameter Max Depth	38
Tabel 15. Hasil Akurasi Parameter learning rate	39
Tabel 16. Hasil Akurasi Parameter n-estimator	40
Tabel 17. Hasil Akurasi Percobaan Parameter gamma.....	41
Tabel 18. Contoh data	50
Tabel 19. Interval data.....	50
Tabel 20. hasil perhitungan Entropy tiap kelas	51
Tabel 21. Hasil Perhitungan Entropy	53
Tabel 22. hasil perhitungan Gain, Split Information, dan Gain Ratio	55
Tabel 23. Hasil Akurasi parameter bawaan (default).....	56
Tabel 24. Hasil Akurasi Parameter Max Depth	50
Tabel 25. Hasil Akurasi Parameter Min Samples Split.....	51
Tabel 26. Hasil Akurasi Parameter Min Samples Leaf.....	52
Tabel 27. Hasil Akurasi Parameter Max Features	53
Tabel 28. Confusion Matrix Extreme Gradient Boosting	62
Tabel 29. Perhitungan Akurasi Klasifikasi Extreme Gradient Boosting	62
Tabel 30. Confusion Matrix Extreme Gradient Boosting Uji Parameter.....	63
Tabel 31. Perhitungan Akurasi Klasifikasi <i>Extreme Gradient Boosting</i> Uji Parameter .	63
Tabel 32. Confusion Matrix Decision Tree.....	64
Tabel 33. Perhitungan Akurasi Klasifikasi Decision Tree.....	64
Tabel 34. Confusion Matrix Decision Tree Uji Parameter	65
Tabel 35. Perhitungan Akurasi Klasifikasi <i>Decision Tree</i> Uji Parameter	66
Tabel 36. Tabel Pengujian Parameter	68

DAFTAR GAMBAR

Gambar	Halaman
Gambar 1. Tahapan Data Mining.....	9
Gambar 2. Zero Crossing Rate.....	13
Gambar 3. Spectral Centroid.....	13
Gambar 4. Spectral Bandwidth	14
Gambar 5. Spectral Roll-Off	15
Gambar 6. Mel-Frequency Cepstral Coefficients	15
Gambar 7. Chorma STFT.....	16
Gambar 8. Root Mean Square Error	16
Gambar 9. Struktur Decision Tree	17
Gambar 10. Model Bagging.....	18
Gambar 11. Model Boosting.....	18
Gambar 12. Alur Penelitian.....	23
Gambar 13. Membangun pohon dengan pembagian pohon.....	31
Gambar 14. Pohon gain maksimal	32
Gambar 15. Split pada turunan percabangan	34
Gambar 16. Pohon dengan Gain maksimal.....	35
Gambar 17. Pohon Keputusan Extreme Gradient Boosting ke - 1	35
Gambar 18. Pohon Keputusan Extreme Gradient Boosting ke - 2	36
Gambar 19. Pohon Keputusan Extreme Gradient Boosting ke - 100	37
Gambar 20. grafik hasil akurasi parameter max depth	38
Gambar 21. grafik hasil akurasi parameter learning rate	39
Gambar 22. grafik hasil akurasi percobaan parameter n estimator	40
Gambar 23. grafik hasil akurasi parameter gamma	41
Gambar 24. pohon keputusan.....	56
Gambar 25. pohon keputusan Decision Tree	49
Gambar 26. grafik hasil akurasi parameter max depth	50
Gambar 27. grafik hasil akurasi parameter min samples split	51
Gambar 28. grafik hasil akurasi parameter min samples leaf	52
Gambar 29. grafik hasil akurasi parameter max features.....	53
Gambar 30. Perbandingan akurasi klasifikasi.....	67
Gambar 31. Perbandingan akurasi rasio pembagian data	69

DAFTAR LAMPIRAN

Lampiran		Halaman
Lampiran 1. Data Asli	67