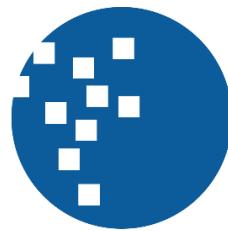


***CUSTOMER CHURN ANALYSIS PADA UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA NUSANTARA DENGAN MENGGUNAKAN  
ALGORITMA DECISION TREE, RANDOM FOREST, DAN  
XGBOOST***



**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

**SKRIPSI**

**Clement Aurelio  
00000043266**

**PROGRAM STUDI SISTEM INFORMASI  
FAKULTAS TEKNIK DAN INFORMATIKA  
UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA  
TANGERANG  
2024**

**CUSTOMER CHURN ANALYSIS PADA UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA NUSANTARA DENGAN MENGGUNAKAN  
ALGORITMA DECISION TREE, RANDOM FOREST, DAN**



Diajukan sebagai salah satu syarat untuk memperoleh



## HALAMAN PERNYATAAN TIDAK PLAGIAT

Dengan ini saya,

Nama : Clement Aurelio

Nomor Induk Mahasiswa : 00000043266

Program studi : Sistem Informasi

Skripsi dengan judul:

**CUSTOMER CHURN ANALYSIS PADA UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA DENGAN MENGGUNAKAN ALGORITMA DECISION TREE, RANDOM FOREST, DAN XGBOOST**

merupakan hasil karya saya sendiri bukan plagiat dari karya ilmiah yang ditulis oleh orang lain, dan semua sumber baik yang dikutip maupun dirujuk telah saya nyatakan dengan benar serta dicantumkan di Daftar Pustaka.

Jika di kemudian hari terbukti ditemukan kecurangan/ penyimpangan, baik dalam pelaksanaan skripsi maupun dalam penulisan laporan skripsi, saya bersedia menerima konsekuensi dinyatakan TIDAK LULUS untuk Tugas akhir yang telah saya tempuh.

Tangerang, 14 Mei 2024



Clement Aurelio

UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## HALAMAN PENGESAHAN

Skripsi dengan judul

### **CUSTOMER CHURN ANALYSIS PADA UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA DENGAN MENGGUNAKAN ALGORITMA DECISION TREE, RANDOM FOREST, DAN XGBOOST**

Oleh

Nama : Clement Aurelio  
NIM : 00000043266  
Program Studi : Sistem Informasi  
Fakultas : Teknik dan Informatika

Telah diujikan pada hari Rabu, 29 Mei 2024

Pukul 08.00 s/d 10.00 dan dinyatakan

LULUS

Dengan susunan penguji sebagai berikut.

Ketua Sidang

Dinar Ajeng Kristiyanti, S.Kom., M.Kom.  
0330128801

Penguji

Samuel Ady Sanjaya, S.T., M.T.  
0305049402

Ketua Program Studi Sistem Informasi

Ririn Ikana Desanti, S.Kom., M.Kom.  
313058001

Pembimbing

Johan Setiawan, S.Kom., M.M., M.B.A.  
0327106402

## HALAMAN PERSETUJUAN PUBLIKASI KARYA ILMIAH MAHASISWA

Yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Clement Aurelio  
NIM : 00000043266  
Program Studi : Sistem Informasi  
Jenjang : D3/S1/S2  
Judul Karya Ilmiah :

### **CUSTOMER CHURN ANALYSIS PADA UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA DENGAN MENGGUNAKAN ALGORITMA DECISION TREE, RANDOM FOREST, DAN XGBOOST**

Menyatakan dengan sesungguhnya bahwa saya bersedia:

- Memberikan izin sepenuhnya kepada Universitas Multimedia Nusantara untuk mempublikasikan hasil karya ilmiah saya ke dalam repositori Knowledge Center sehingga dapat diakses oleh Sivitas Akademika UMN/Publik. Saya menyatakan bahwa karya ilmiah yang saya buat tidak mengandung data yang bersifat konfidensial. Saya tidak akan mencabut kembali izin yang telah saya berikan dengan alasan apapun.

Saya tidak bersedia, dikarenakan:

- Dalam proses pengajuan penerbitan ke dalam jurnal/konferensi nasional/internasional (dibuktikan dengan *letter of acceptance*)\*.

Tangerang, 11 Juni 2024



Clement Aurelio

\* Jika tidak bisa membuktikan LoA jurnal/HKI, saya bersedia mengizinkan penuh karya ilmiah saya untuk dipublikasikan ke KC UMN dan menjadi hak institusi UMN.

## KATA PENGANTAR

Puji Syukur atas selesainya penulisan skripsi ini dengan judul: “*Customer Churn Analysis* pada Universitas Multimedia Nusantara dengan Menggunakan Algoritma Decision Tree, Random Forest, dan XGBoost” untuk memenuhi salah satu syarat mencapai gelar Sarjana Komputer Jurusan Sistem Informasi pada Fakultas Teknik dan Informatika Universitas Multimedia Nusantara. Saya menyadari bahwa, tanpa bantuan dan bimbingan dari berbagai pihak, dari masa perkuliahan sampai pada penyusunan tugas akhir ini, sangatlah sulit bagi saya untuk menyelesaikan tugas akhir ini. Oleh karena itu, saya mengucapkan terima kasih kepada:

1. Bapak Dr. Ninok Leksono, M.A., selaku Rektor Universitas Multimedia Nusantara.
2. Bapak Dr. Eng. Niki Prastomo, S.T., M.Sc., selaku Dekan Fakultas Teknik dan Informatika Universitas Multimedia Nusantara.
3. Ibu Ririn Ikana Desanti. S.Kom., M.Kom., selaku Ketua Program Studi Sistem Informasi Universitas Multimedia Nusantara.
4. Bapak Johan Setiawan, S.Kom., M.M., M.B.A., sebagai Dosen Pembimbing yang telah banyak meluangkan waktu untuk memberikan bimbingan, arahan dan motivasi atas terselesaiannya skripsi ini.
5. Kepada Biro Informasi Akademik (BIA) yang telah memberikan izin terhadap pengambilan data untuk keperluan penelitian.
6. Orang Tua dan keluarga saya yang telah memberikan bantuan dukungan material dan moral, sehingga skripsi ini dapat terselesaikan.

Karya ilmiah ini masih jauh dari sempurna. Baik saran maupun kritik akan sangat diterima oleh penulis untuk memperbaiki hasil pekerjaan saya ke depannya.

Tangerang, 14 Mei 2024



Clement Aurelio

# **CUSTOMER CHURN ANALYSIS PADA UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA DENGAN MENGGUNAKAN ALGORITMA DECISION TREE, RANDOM FOREST, DAN XGBOOST**

Clement Aurelio

## **ABSTRAK**

*Customer churn* merupakan perpindahan pelanggan dari suatu perusahaan/bisnis ke perusahaan/bisnis lain. *Customer churn* penting untuk diketahui, terlebih untuk para pemilik bisnis yang mengandalkan loyalitas pelanggan. Fenomena churn dapat terjadi pada berbagai sektor, termasuk sektor pendidikan yang disebut sebagai *student attrition*. Sektor pendidikan yang dibahas pada penelitian ini adalah perguruan tinggi/universitas. Terjadinya *customer churn* pada universitas dapat menyebabkan kerugian, seperti akreditasi/reputasi universitas yang menurun. Akreditasi universitas yang menurun akan menyebabkan universitas kurang dipandang oleh calon mahasiswa. Penelitian ini memanfaatkan algoritma Decision Tree, Random Forest, dan XGBoost untuk membuat model yang dapat melakukan analisa terhadap faktor-faktor penyebab *churn* dan melakukan klasifikasi mahasiswa ke dalam kelas *churn* atau *not churn*. Ketiga algoritma ini digunakan karena mampu menyelesaikan masalah klasifikasi dan memiliki mekanisme kerja yang sama. XGBoost dan Random Forest merupakan algoritma yang menerapkan teknik boosting dan bagging terhadap Decision Tree. Data yang digunakan dalam penelitian ini diperoleh dari Biro Informasi Akademik (BIA) Universitas Multimedia Nusantara (UMN). Data akan diolah dan dibersihkan terlebih dahulu sebelum nantinya digunakan untuk membuat model klasifikasi. Model dengan performa terbaik akan digunakan pada tahap *deployment* untuk melakukan prediksi terhadap *unseen* data. Berdasarkan penelitian yang dilakukan, masing-masing model memiliki performa yang berbeda, baik dari segi akurasi, presisi, *recall*, dan *f1-score*. Model XGBoost memiliki performa terbaik dengan akurasi sebesar 98%, presisi sebesar 99%, *recall* sebesar 96%, dan *f1-score* sebesar 97%. Model ini memiliki performa yang lebih baik dibandingkan Decision Tree sebagai base modelnya dengan kenaikan 2% pada akurasi, 6% pada presisi, 2% pada *recall*, dan 3% pada *f1-score*. Seluruh model memiliki performa yang lebih baik pada kelas mayoritas (*not churn*) dibandingkan pada kelas minoritas (*churn*).

**Kata kunci:** *Churn*, *Student Attrition*, *Machine Learning*, Klasifikasi, Prediksi, Decision Tree, Random Forest, XGBoost

# **CUSTOMER CHURN ANALYSIS ON UNIVERSITAS MULTIMEDIA NUSANTARA USING THE DECISION TREE, RANDOM FOREST, AND XGBOOST ALGORITHM**

Clement Aurelio

## **ABSTRACT**

*Customer churn is the movement of customers from one company/business to another company/business. Customer churn is important to know, especially for business owners who rely on customer loyalty. The churn phenomenon can occur in various sectors, including the education sector, which is known as student attrition. The education sector discussed in this research is colleges/universities. The occurrence of customer churn at universities can cause losses, such as decreased university accreditation/reputation. Decreased university accreditation will cause universities to be less viewed by prospective students. This research utilizes the Decision Tree, Random Forest, and XGBoost algorithms to create a model that can analyze the factors that cause churn and classify students into churn or not churn classes. These three algorithms are used because they are able to solve classification problems and have the same working mechanism. XGBoost and Random Forest are algorithms that apply boosting and bagging techniques to Decision Trees. The data used in this research was obtained from the Academic Information Bureau (BIA) of Universitas Multimedia Nusantara (UMN). The data will be processed and cleaned first before being used to create a classification model. The model with the best performance will be used at the deployment stage to make predictions on unseen data. Based on research conducted, each model has different performance, both in terms of accuracy, precision, recall and f1-score. The XGBoost model has the best performance with an accuracy of 98%, precision of 99%, recall of 96%, and f1-score of 97%. This model has better performance than Decision Tree as the base model with an increase of 2% in accuracy, 6% in precision, 2% in recall, and 3% in f1-score. All models have better performance in the majority class (not churn) than in the minority class (churn).*

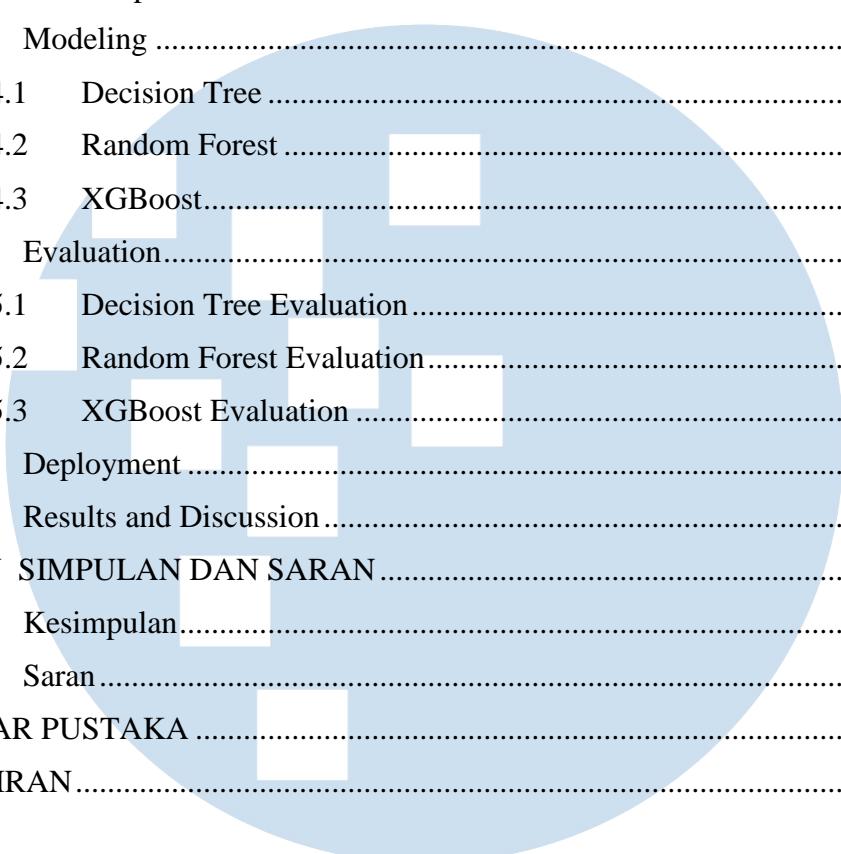
**Keywords:** Churn, Student Attrition, Machine Learning, Classification, Prediction, Decision Tree, Random Forest, XGBoost

UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## DAFTAR ISI

HALAMAN PERNYATAAN TIDAK PLAGIAT .....	ii
HALAMAN PENGESAHAN .....	iii
HALAMAN PERSETUJUAN PUBLIKASI KARYA ILMIAH MAHASISWA	iv
KATA PENGANTAR .....	v
ABSTRAK .....	vi
<i>ABSTRACT</i> .....	vii
DAFTAR ISI .....	viii
DAFTAR TABEL .....	xi
DAFTAR GAMBAR .....	xii
DAFTAR RUMUS .....	xiii
DAFTAR LAMPIRAN .....	xiv
BAB I PENDAHULUAN .....	1
1.1. Latar Belakang .....	1
1.2. Rumusan Masalah .....	3
1.3. Batasan Masalah .....	3
1.4. Tujuan Penelitian dan Manfaat Penelitian .....	4
1.4.1. Tujuan Penelitian .....	4
1.4.2. Manfaat Penelitian .....	4
1.5. Sistematika Penulisan .....	5
BAB II LANDASAN TEORI .....	6
2.1 Penelitian Terdahulu .....	6
2.2 Customer Churn .....	9
2.3 Framework dan Algoritma .....	10
2.3.1 CRISP-DM .....	10
2.3.1.1 Business Understanding .....	11
2.3.1.2 Data Understanding .....	11
2.3.1.3 Data Preparation .....	11
2.3.1.4 Modeling .....	11
2.3.1.5 Evaluation .....	12
2.3.1.6 Deployment .....	12

2.3.2	Klasifikasi .....	12
2.3.3	Oversampling .....	12
2.3.4	Algoritma .....	13
2.3.4.1	Decision Tree .....	14
2.3.4.2	Random Forest .....	15
2.3.4.3	XGBoost .....	17
2.3.5	Confusion Matrix .....	18
2.3.6	Precision .....	19
2.3.7	Recall .....	19
2.3.8	F-measure .....	20
2.3.9	Accuracy .....	20
2.4	Tools .....	21
2.4.1	Microsoft Excel .....	21
2.4.2	Visual Studio Code .....	21
2.4.3	Python .....	21
<b>BAB III</b>	<b>METODOLOGI PENELITIAN .....</b>	<b>23</b>
3.1	Objek Penelitian .....	23
3.1.1.	Profil Perusahaan .....	23
3.2	Metode Penelitian .....	25
3.2.1.	CRISP-DM .....	25
3.2.1.1.	Business Understanding .....	26
3.2.1.2.	Data Understanding .....	27
3.2.1.3.	Data Preparation .....	27
3.2.1.4.	Modeling .....	29
3.2.1.5.	Evaluation .....	30
3.2.1.6.	Deployment .....	30
3.3	Teknik Pengumpulan Data .....	31
3.4	Teknik Pengambilan Sampel .....	31
3.5	Teknik Analisis Data .....	31
<b>BAB IV</b>	<b>ANALISIS DAN HASIL PENELITIAN .....</b>	<b>34</b>
4.1	Business Understanding .....	34
4.2	Data Understanding .....	34

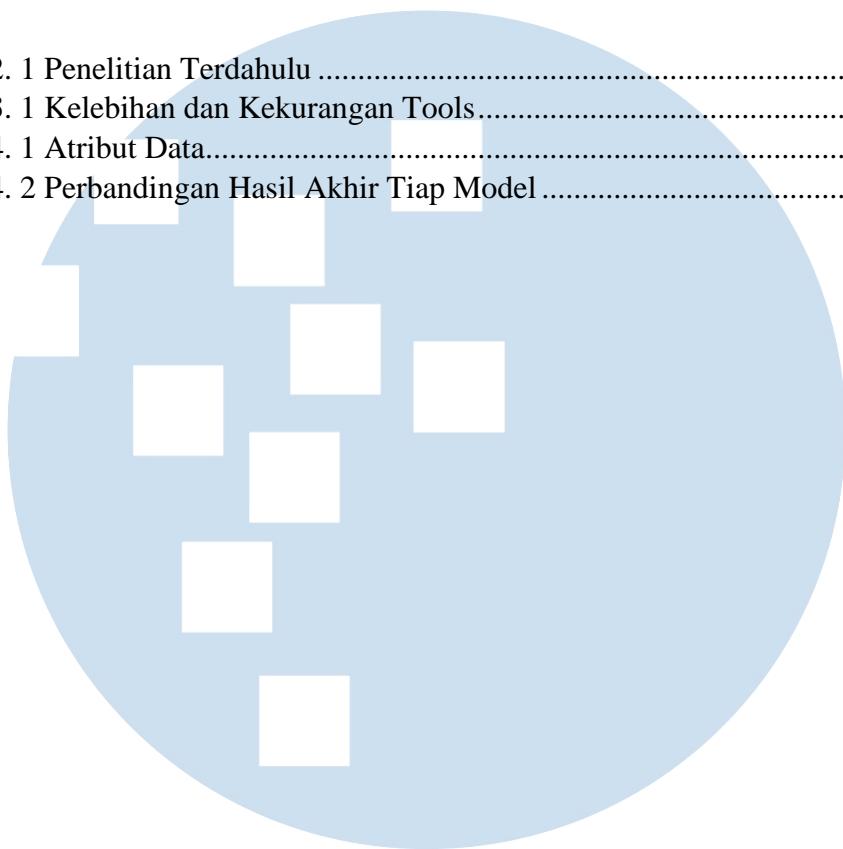


4.3	Data Preparation .....	38
4.4	Modeling .....	46
4.4.1	Decision Tree .....	47
4.4.2	Random Forest .....	49
4.4.3	XGBoost.....	51
4.5	Evaluation.....	53
4.5.1	Decision Tree Evaluation.....	54
4.5.2	Random Forest Evaluation.....	55
4.5.3	XGBoost Evaluation .....	57
4.6	Deployment .....	58
4.7	Results and Discussion.....	62
BAB V	SIMPULAN DAN SARAN .....	65
5.1	Kesimpulan.....	65
5.2	Saran .....	66
DAFTAR PUSTAKA .....	67	
LAMPIRAN .....	71	



## DAFTAR TABEL

Tabel 2. 1 Penelitian Terdahulu .....	6
Tabel 3. 1 Kelebihan dan Kekurangan Tools.....	32
Tabel 4. 1 Atribut Data.....	35
Tabel 4. 2 Perbandingan Hasil Akhir Tiap Model .....	63



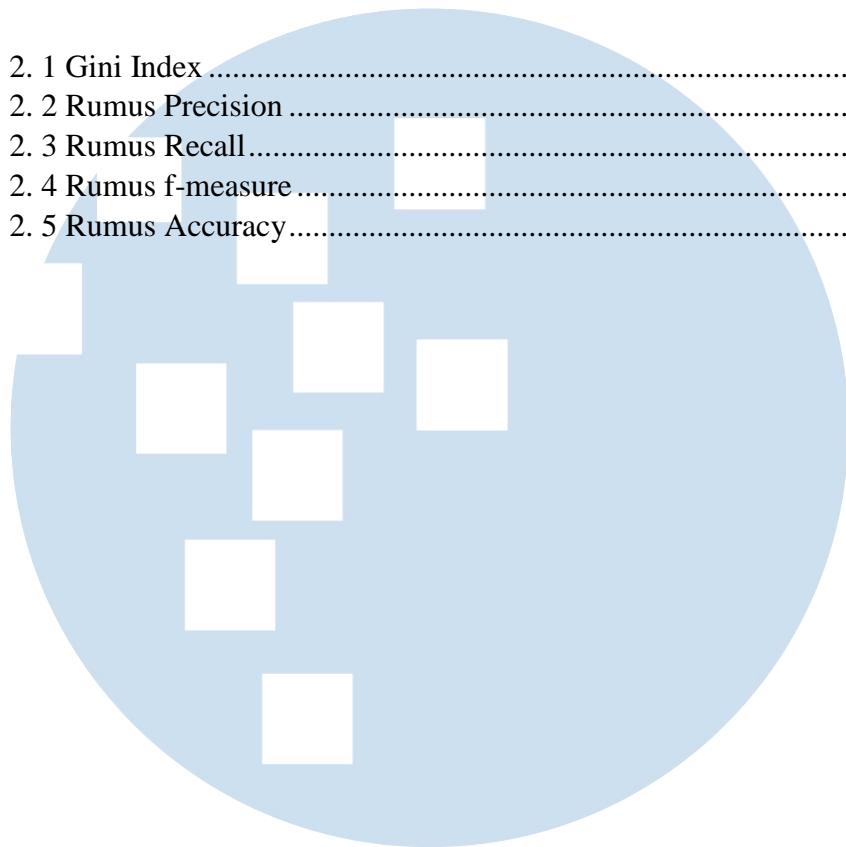
**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## DAFTAR GAMBAR

Gambar 1. 1 Churn Rates Berdasarkan Industri (Monthly) .....	1
Gambar 2. 1 CRISP-DM Methodology .....	10
Gambar 2. 2 SMOTE .....	13
Gambar 2. 3 Decision Tree Classifier .....	14
Gambar 2. 4 Random Forest Classifier .....	16
Gambar 2. 5 XGBoost Classifier .....	17
Gambar 2. 6 Confusion Matrix .....	18
Gambar 3. 1 Universitas Multimedia Nusantara.....	24
Gambar 3. 2 Alur Penelitian.....	26
Gambar 4. 1 Sample Data .....	37
Gambar 4. 2 Lanjutan Sample Data .....	37
Gambar 4. 3 Labeling Atribut status_mahasiswa .....	38
Gambar 4. 4 Cek Null Values .....	39
Gambar 4. 5 Drop Null Values dan Data Filtering .....	40
Gambar 4. 6 Sample Data Setelah Reformatting .....	41
Gambar 4. 7 Lanjutan Sample Data Setelah Reformatting .....	41
Gambar 4. 8 Cek Null Pada Data Hasil Gabungan .....	42
Gambar 4. 9 Distribusi Data Pada Kelas.....	43
Gambar 4. 10 Fill Null Value Pada Data Gabungan.....	43
Gambar 4. 11 Data Encoding .....	44
Gambar 4. 12 Splitting Data .....	45
Gambar 4. 13 Oversampling Imbalanced Dataset.....	46
Gambar 4. 14 Feature Importance Pada Decision Tree .....	47
Gambar 4. 15 Pembuatan Model dengan Feature Importance Decision Tree .....	48
Gambar 4. 16 Feature Importance Pada Random Forest .....	49
Gambar 4. 17 Pembuatan Model dengan Feature Importance Random Forest ....	51
Gambar 4. 18 Feature Importance Pada XGBoost.....	52
Gambar 4. 19 Pembuatan Model dengan Feature Importance XGBoost.....	53
Gambar 4. 20 Akurasi Model Decision Tree .....	54
Gambar 4. 21 Performa Rinci Model Decision Tree .....	54
Gambar 4. 22 Akurasi Model Random Forest .....	55
Gambar 4. 23 Performa Rinci Model Random Forest .....	56
Gambar 4. 24 Akurasi Model XGBoost.....	57
Gambar 4. 25 Performa Rinci Model XGBoost.....	57
Gambar 4. 26 Distribusi Data untuk Tiap Kelas Pada Unseen Data.....	59
Gambar 4. 27 Prediksi Unseen Data dengan Model XGBoost .....	59
Gambar 4. 28 Performa Rinci Model XGBoost Terhadap Unseen Data .....	60
Gambar 4. 29 Deploy Model Pada Streamlit .....	61
Gambar 4. 30 Output Prediksi Pada Web App .....	61

## DAFTAR RUMUS

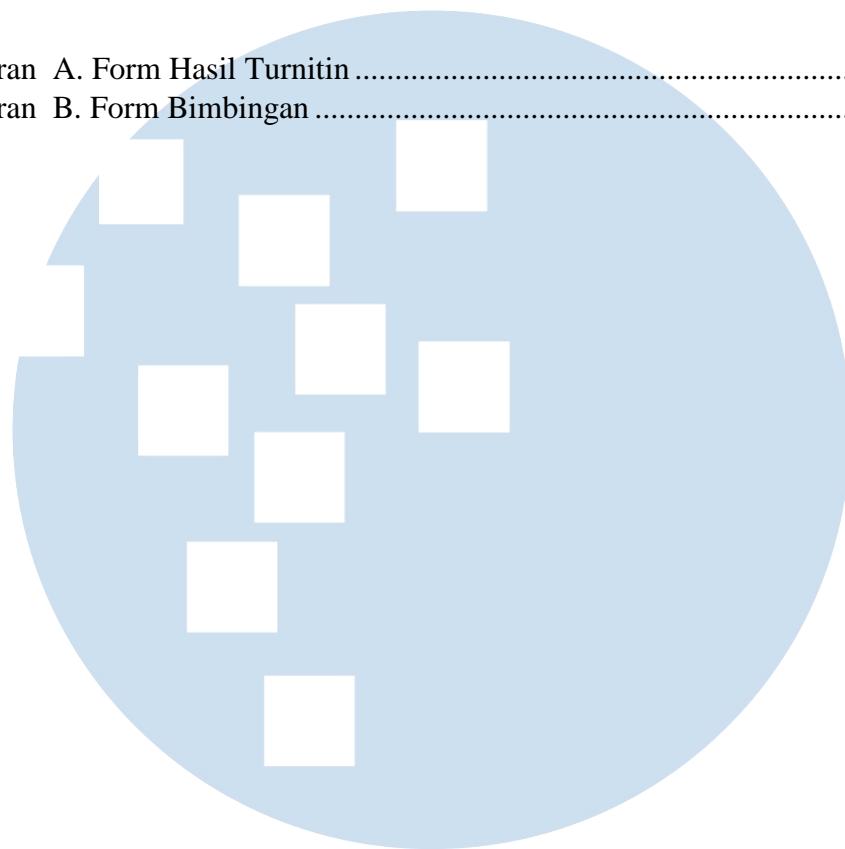
Rumus 2. 1 Gini Index .....	15
Rumus 2. 2 Rumus Precision .....	19
Rumus 2. 3 Rumus Recall.....	20
Rumus 2. 4 Rumus f-measure .....	20
Rumus 2. 5 Rumus Accuracy.....	21



**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA

## **DAFTAR LAMPIRAN**

Lampiran A. Form Hasil Turnitin .....	71
Lampiran B. Form Bimbingan .....	74



**UMN**  
UNIVERSITAS  
MULTIMEDIA  
NUSANTARA