



## SKRIPSI

# PREDIKSI VOLATILITAS HARGA SAHAM MENGGUNAKAN MODEL *MULTIVARIAT GARCH* PADA INDUSTRI KOSMETIK INDONESIA

**RENALDY AL IKHSAN**  
NPM 21083010072

**DOSEN PEMBIMBING**  
Wahyu Syaifullah Jauharis Saputra, S.Kom., M.Kom  
Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom

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



## SKRIPSI

# PREDIKSI VOLATILITAS HARGA SAHAM MENGGUNAKAN MODEL *MULTIVARIAT GARCH* PADA INDUSTRI KOSMETIK INDONESIA

**RENALDY AL IKHSAN**  
NPM 21083010072

**DOSEN PEMBIMBING**  
Wahyu Syaifullah Jauharis Saputra, S.Kom., M.Kom  
Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom

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



## **SKRIPSI**

# **PREDIKSI VOLATILITAS HARGA SAHAM MENGGUNAKAN MODEL *MULTIVARIAT GARCH* PADA INDUSTRI KOSMETIK INDONESIA**

**RENALDY AL IKHSAN  
NPM 21083010072**

**DOSEN PEMBIMBING**  
Wahyu Syaifullah Jauharis Saputra, S.Kom., M.Kom  
Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom

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

## LEMBAR PENGESAHAN

### PREDIKSI VOLATILITAS HARGA SAHAM MENGGUNAKAN MODEL *MULTIVARIAT GARCH* PADA INDUSTRI KOSMETIK INDONESIA

Oleh:  
RENALDY AL IKHSAN  
NPM. 21083010072

Telah dipertahankan di hadapan dan diterima oleh Tim Penguji Sidang Skripsi Program Studi Sains Data Fakultas Ilmu Komputer Universitas Pembangunan Nasional Veteran Jawa Timur Pada tanggal 16 Juli 2025:

Menyetujui,

Wahyu Syaifullah J. S. S.Kom., M.Kom.  
NIP 19860825 202121 1 003

  
(Pembimbing I)

Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom.  
NIP 19920909 202203 2 009

  
(Pembimbing II)

Aviolla Terza Damaliana, S.Si., M.Stat.  
NIP 19940802 202203 2 015

  
(Ketua Penguji)

Amri Muhammin, S.Stat., M.Stat., M.S.  
NIP 19950723 202406 1 002

  
(Penguji I)

Mengetahui,



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

**LEMBAR PERSETUJUAN**

**PREDIKSI VOLATILITAS HARGA SAHAM MENGGUNAKAN MODEL  
MULTIVARIAT GARCH PADA INDUSTRI KOSMETIK INDONESIA**

Oleh:  
RENALDY AL IKHSAN  
NPM. 21083010072

Telah disetujui untuk mengikuti Ujian Skripsi

Menyetujui,

Koordinator Program Studi Sains Data  
Fakultas Ilmu Komputer

Dr. Eng. Ir. Dwi Arman Prasetya, S.T., M.T., IPU., Asean, Eng.  
NIP.19801205 200501 1 002

## **SURAT PERNYATAAN ORISINALITAS**

Yang bertandatangan di bawah ini:

Nama Mahasiswa : Renaldy Al Ikhsan  
Program Studi : Sains Data  
Dosen Pembimbing : Wahyu Syaifulah J. S, S.Kom., M.Kom.  
Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom.

dengan ini menyatakan bahwa isi sebagian maupun keseluruhan buku skripsi yang berjudul:

### **PREDIKSI VOLATILITAS HARGA SAHAM MENGGUNAKAN MODEL *MULTIVARIAT GARCH* PADA INDUSTRI KOSMETIK INDONESIA**

adalah benar-benar hasil karya intelektual mandiri, diselesaikan tanpa menggunakan bahan-bahan yang tidak diizinkan dan bukan merupakan karya pihak lain yang saya akui sebagai karya sendiri. Semua referensi yang dikutip maupun dirujuk telah ditulis secara lengkap pada daftar pustaka. Apabila ternyata pernyataan ini tidak benar, saya bersedia menerima sanksi sesuai peraturan yang berlaku.



Surabaya, 16 Juli 2025  
Yang Membuat Pernyataan,

  
RENALDY AL IKHSAN  
NPM. 21083010072

## ABSTRAK

Nama Mahasiswa / NPM :	Renaldy Al Ikhwan / 21083010072
Judul Skripsi :	Prediksi Volatilitas Harga Saham Menggunakan Model <i>Multivariat GARCH</i> Pada Industri Kosmetik Indonesia
Dosen Pembimbing :	1. Wahyu Syaifullah J. S, S.Kom., M.Kom. 2. Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom.

Industri kosmetik Indonesia mengalami pertumbuhan signifikan sebesar 9,39% pada tahun 2023, menjadikannya salah satu sektor manufaktur dengan pertumbuhan tertinggi. Namun, volatilitas harga saham perusahaan kosmetik menunjukkan fluktuasi yang besar, sehingga diperlukan model prediksi volatilitas yang akurat untuk mendukung pengambilan keputusan investasi dan manajemen risiko. Penelitian ini bertujuan memprediksi volatilitas harga saham industri kosmetik Indonesia menggunakan model Multivariat GARCH, yaitu BEKK-GARCH dan DCC-GARCH. Data penelitian berupa harga penutupan harian PT Kino Indonesia Tbk (KINO) dan PT Mustika Ratu Tbk (MRAT) dari Januari 2019 hingga Desember 2024 sebanyak 1.469 observasi. Analisis dilakukan melalui uji *normalitas* multivariat (*Henze-Zirkler* dan *Doornik-Hansen*), uji stasioneritas (ADF dan KPSS), uji *white noise* (*Ljung-Box*), dan uji heteroskedastisitas (ARCH LM-Test). Model diestimasi menggunakan *Maximum Likelihood Estimation* (MLE) dan dievaluasi berdasarkan *log-likelihood*, AIC, BIC, serta metrik prediksi *RMSE*, *MSE*, dan *MAPE*. Hasil menunjukkan *log-return* kedua saham stasioner dengan efek ARCH signifikan. Model BEKK-GARCH menunjukkan performa superior dengan log-likelihood 7060,2463, AIC -14098,4926, dan BIC -14042,8368, lebih baik dibanding DCC-GARCH. BEKK-GARCH unggul untuk prediksi volatilitas KINO, sedangkan DCC-GARCH lebih baik untuk MRAT. Korelasi dinamis rendah antara kedua saham mendukung strategi diversifikasi portofolio. Penelitian ini menyajikan kerangka praktis prediksi volatilitas di pasar berkembang dan menghasilkan aplikasi berbasis web menggunakan *Streamlit* untuk memfasilitasi penggunaan model secara interaktif.

**Kata kunci :** Multivariat GARCH, Volatilitas, Industri Kosmetik, BEKK-GARCH, DCC-GARCH

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## ABSTRACT

Student Name / NPM	:	Renaldy Al Ikhsan / 21083010072
Thesis Title	:	Forecasting Stock Price Volatility Using a Multivariate GARCH Model in the Indonesian Cosmetics Industry
Advisor	:	1. Wahyu Syaifulah J. S, S.Kom., M.Kom. 2. Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom.

The Indonesian cosmetics industry recorded significant growth of 9.39% in 2023, positioning it among the fastest-growing sectors in the manufacturing domain. However, stock price movements of cosmetics companies exhibit substantial volatility, necessitating accurate volatility forecasting models to inform investment decisions and manage financial risk. This study aims to forecast stock price volatility in the Indonesian cosmetics sector using Multivariate GARCH models, specifically BEKK-GARCH and DCC-GARCH frameworks. The research utilizes daily closing prices of PT Kino Indonesia Tbk (KINO) and PT Mustika Ratu Tbk (MRAT) from January 2019 to December 2024, totaling 1,469 observations. Analysis was conducted through multivariate normality testing via Henze-Zirkler and Doornik-Hansen tests, stationarity testing via ADF and KPSS tests, white noise testing using Ljung-Box test, and heteroskedasticity testing through ARCH LM-Test. Both models were estimated using Maximum Likelihood Estimation (MLE) and evaluated based on log-likelihood, AIC, BIC, and forecasting metrics including RMSE, MSE, and MAPE. Results indicate that both stocks exhibit stationary log-returns with significant ARCH effects. BEKK-GARCH model demonstrates superior performance with log-likelihood of 7060.2463, AIC -14098.4926, and BIC -14042.8368, outperforming DCC-GARCH. BEKK-GARCH excels in KINO volatility prediction, while DCC-GARCH performs better for MRAT. The observed low dynamic correlation between the two stocks highlights potential for portfolio diversification. This research presents a practical framework for volatility prediction in emerging markets and develops a web-based application using Streamlit to facilitate interactive model implementation.

**Keywords:** Multivariate GARCH, Volatility, Cosmetics Industry, BEKK-GARCH, DCC-GARCH

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## KATA PENGANTAR

Puji syukur kehadirat Allah SWT atas segala rahmat, hidayah dan karunia-Nya kepada penulis sehingga skripsi dengan judul **“Prediksi Volatilitas Harga Saham Menggunakan Model Multivariat GARCH Pada Industri Kosmetik Indonesia”** dapat terselesaikan dengan baik.

Penulis mengucapkan terima kasih kepada berbagai pihak yang telah mendukung dan penulis juga banyak menerima bantuan dari berbagai pihak, baik itu berupa moral, spiritual maupun materi. Untuk itu penulis mengucapkan terima kasih kepada:

1. Kepada Tuhan yang telah memberikan hidayah dan Kekuatan.
2. Kepada kedua orang tua yang telah memberikan dukungan, doa dan motivasi yang tiada henti. Mereka merupakan sumber semangat dalam menyelesaikan skripsi ini.
3. Bapak Prof. Dr. Ir. Ahmad Fauzi, M.MT., IPU selaku Rektor Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jawa Timur.
4. Ibu Prof. Dr. Ir. Novirina Hendrasarie, MT selaku Dekan Fakultas Ilmu Komputer Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jawa Timur.
5. Bapak Dr. Eng. Ir. Dwi Arman Prasetya, S.T., M.T., IPU., Asean, Eng selaku Koordinator Program Studi Sains Data, Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jawa Timur
6. Wahyu Syaifulah J. S, S.Kom., M.Kom selaku dosen pembimbing I telah meluangkan waktu, memberikan ilmu yang bermanfaat, dan senantiasa sabar dalam membimbing penulis.
7. Ibu Kartika Maulida Hindrayani, S.Kom., M.Kom selaku dosen pembimbing II telah meluangkan waktu, memberikan ilmu yang bermanfaat, dan senantiasa sabar dalam membimbing penulis.
8. Dr. Ir. Mohammad Idhom, S.P., S.Kom., M.T. selaku dosen wali telah memberikan bimbingan sebagai wali selama perkuliahan ini.

9. Seluruh dosen dan staf prodi Sains Data, yang selalu mengusahakan dan menyediakan lingkungan belajar yang mendukung bagi seluruh mahasiswa Sains Data.
10. Seluruh teman-teman dan orang yang terkasih yang selalu menemani selama proses. Setiap dukungan dan semangat yang diberikan membuat penulis menjadi termotivasi menyelesaikan skripsi ini.

Penulis menyadari bahwa di dalam penyusunan skripsi ini banyak terdapat kekurangan. Untuk itu kritik dan saran yang membangun dari semua pihak sangat diharapkan demi kesempurnaan penulisan skripsi ini. Akhirnya, dengan segala keterbatasan yang penulis miliki semoga laporan ini dapat bermanfaat bagi semua pihak umumnya dan penulis pada khususnya.

Surabaya, 16 Juli 2025

Penulis

## DAFTAR ISI

<b>LEMBAR JUDUL.....</b>	<b>i</b>
<b>LEMBAR PENGESAHAN.....</b>	<b>ii</b>
<b>LEMBAR PERSETUJUAN .....</b>	<b>iii</b>
<b>SURAT PERNYATAAN ORISINALITAS.....</b>	<b>iv</b>
<b>ABSTRAK.....</b>	<b>v</b>
<b>ABSTRACT.....</b>	<b>vii</b>
<b>KATA PENGANTAR .....</b>	<b>ix</b>
<b>DAFTAR ISI .....</b>	<b>xi</b>
<b>DAFTAR GAMBAR .....</b>	<b>xv</b>
<b>DAFTAR TABEL.....</b>	<b>xvii</b>
<b>DAFTAR LAMPIRAN .....</b>	<b>xix</b>
<b>DAFTAR NOTASI .....</b>	<b>xxi</b>
<b>BAB I PENDAHULUAN .....</b>	<b>1</b>
1.1. Latar Belakang .....	1
1.2. Rumusan Masalah.....	6
1.3. Batasan Masalah .....	6
1.4. Tujuan Penelitian .....	7
1.5. Manfaat Penelitian .....	7
<b>BAB II TINJAUAN PUSTAKA.....</b>	<b>9</b>
2.1. Penelitian Terdahulu.....	9
2.2. Dasar Teori .....	11
2.2.1 Saham .....	11
2.2.2 Peramalan.....	12
2.2.3 ACF dan PACF .....	14
2.2.4 Stasioner.....	15
2.2.5 Uji <i>Normalitas</i> Multivariat .....	16
2.2.6 Deret Waktu .....	17
2.2.7 Univariat GARCH .....	21
2.2.8 Multivariat GARCH .....	22
2.2.9 <i>White Noise</i> .....	26

2.2.10 <i>Heteroskedastisitas</i> .....	27
2.2.11 <i>Kriteria Informasi Akaike</i> (AIC) dan <i>Kriteria Informasi Bayesian</i> (BIC)	
.....	28
2.2.12 <i>Root Mean Square Error</i> (RSME).....	28
2.2.13 <i>Mean Absolute Percentage Error</i> (MAPE) .....	29
2.2.14 <i>Mean Absolute Error</i> (MAE).....	30
2.2.15 <i>Streamlit</i> .....	30
<b>BAB III METODOLOGI PENELITIAN</b> .....	<b>33</b>
3.1 Variabel Penelitian dan Sumber Data .....	33
3.2 Langkah Analisis .....	34
3.3 Desain Sistem.....	41
<b>BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN</b> .....	<b>45</b>
4.1. Hasil Pengujian.....	45
4.1.1 Import Library.....	45
4.1.2 Data Preprocessing.....	46
4.1.3 <i>Splitting Data</i> .....	50
4.1.4 Stasioneritas .....	50
4.1.5 Uji <i>Normalitas</i> Multivariat .....	51
4.1.6 VAR ( <i>Vector Autoregression</i> ).....	54
4.1.7 <i>White Noise</i> .....	57
4.1.8 Uji <i>Heteroskedastisitas</i> .....	58
4.2. Hasil Pembahasan.....	59
4.2.1 Model BEKK .....	59
4.2.2 Perhitungan Manual Model BEKK.....	65
4.2.3 Model DCC.....	67
4.2.4 Perhitungan Manual Model DCC .....	74
4.2.5 Perbandingan Model .....	76
4.2.6 Uji <i>White Noise</i> MGARCH .....	77
4.2.7 Uji <i>Heteroskedastisitas</i> MGARCH .....	78
4.2.8 Visualisasi Prediksi Volatilitas .....	80
4.2.9 Evaluasi Forcasting.....	89
4.3 Evaluasi Luar Sampel .....	90

4.3.1	Hasil Evaluasi Saham KINO .....	90
4.3.2	Hasil Evaluasi Saham MRAT .....	92
4.3.3	Hasil Korelasi Evaluasi Model .....	93
4.4	Implementasi Desain Sistem.....	94
4.4.1	Arsitektur Aplikasi.....	94
4.4.2	Implementasi Halaman Awal.....	97
4.4.3	Implementasi <i>Data Preprocessing</i> .....	99
4.4.4	Implementasi Model <i>Training</i> .....	101
4.4.5	Implementasi Visualisasi .....	103
4.4.6	Implementasi Evaluasi Model. ....	108
4.4.7	Cara Penggunaan Aplikasi.....	111
4.5	Perbandingan dengan penelitian terdahulu .....	114
<b>BAB V</b>	<b>PENUTUP .....</b>	<b>115</b>
5.1.	Kesimpulan.....	115
5.2.	Saran.....	117
<b>DAFTAR PUSTAKA .....</b>	<b>119</b>	
<b>LAMPIRAN .....</b>	<b>125</b>	

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## DAFTAR GAMBAR

Gambar 3. 1 Diagram Alir Penelitian.....	35
Gambar 3. 2 Alur Pengambilan Data .....	36
Gambar 3. 3 Ilustrasi Desain Website .....	42
Gambar 4. 1 Visualisasi Harga Saham .....	46
Gambar 4. 2 Hasil Perhitungan Return Saham KINO dan MRAT .....	48
Gambar 4. 3 Visualisasi Log-Return.....	48
Gambar 4. 4 Visualisasi Lag ACF dan PACF.....	49
Gambar 4. 5 Visualisasi Prediksi Volatilitas Saham KINO .....	83
Gambar 4. 6 Visualisasi Prediksi Volatilitas Saham MRAT.....	84
Gambar 4. 7 Korelasi Dinamis Antara Saham .....	86
Gambar 4. 8 Hasil Perbandingan Performa Model.....	88
Gambar 4. 9 Visualisasi Perbandingan Volatilitas Saham KINO Pada BEKK dan DCC.....	91
Gambar 4. 10 Visualisasi Perbandingan Volatilitas Saham MRAT Pada BEKK dan DCC.....	92
Gambar 4. 11 Korelasi Saham MRAT Pada BEKK dan DCC.....	93
Gambar 4. 12 Tampilan Halaman Awal Aplikasi 1 .....	94
Gambar 4. 13 Tampilan Halaman Awal Aplikasi 2 .....	95
Gambar 4. 14 Tampilan Penganturan Aplikasi .....	95
Gambar 4. 15 Tampilan Halaman Utama Aplikasi .....	96
Gambar 4. 16 Tampilan Halaman Hasil Aplikasi .....	97
Gambar 4. 17 Tampilan Halaman Hasil Aplikasi 2 .....	97
Gambar 4. 18 Langkah Penggunaan Aplikasi 1 .....	111
Gambar 4. 19 Langkah Penggunaan Aplikasi 2 .....	112
Gambar 4. 20 Langkah Penggunaan Aplikasi 3 .....	112
Gambar 4. 21 Langkah Penggunaan Aplikasi 4 .....	112
Gambar 4. 22 Langkah Penggunaan Aplikasi 5 .....	113
Gambar 4. 23 Langkah Penggunaan Aplikasi 6 .....	113
Gambar 4. 24 Langkah Penggunaan Aplikasi 7 .....	113

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## DAFTAR TABEL

Tabel 3. 1 Data Harian Saham Kino dan MRAT .....	33
Tabel 4. 1 Statistik Deskriptif.....	47
Tabel 4. 2 Hasil Pengujian Stasioner.....	51
Tabel 4. 3 Uji <i>Normalitas</i> Multivariat.....	53
Tabel 4. 4 Hasil Pemilihan Lag Terbaik.....	54
Tabel 4. 5 Hasil Estimasi VAR(2).....	55
Tabel 4. 6 Hasil Pengujian <i>White Noise</i> VAR(2).....	57
Tabel 4. 7 Hasil Pengujian <i>Heteroskedastisitas</i> .....	59
Tabel 4. 8 Hasil Estimasi Parameter BEKK.....	63
Tabel 4. 9 Metrik Evaluasi Model.....	64
Tabel 4. 10 Hasil Estimasi Univariat GARCH.....	71
Tabel 4. 11 Hasil Estimasi Model DCC .....	72
Tabel 4. 12 Metrik Evaluasi Model DCC.....	74
Tabel 4. 13 Metrik Perbandingan Evaluasi Model.....	77
Tabel 4. 14 Hasil Uji <i>White Noise</i> MGARCH .....	78
Tabel 4. 15 Hasil Uji <i>Heteroskedastisitas</i> MGARCH .....	79
Tabel 4. 16 Hasil Evaluasi Prediksi Volatilitas Model.....	89
Tabel 4. 17 Evaluasi OOS Pada Saham KINO.....	90
Tabel 4. 18 Evaluasi OOS Pada Saham MRAT .....	92
Tabel 4. 19 Evaluasi Korelasi OOS Pada Saham .....	93

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## **DAFTAR LAMPIRAN**

Lampiran 1 Data Penelitian .....	125
Lampiran 2 <i>Letter of Acceptance</i> .....	126
Lampiran 3 <i>Source Code</i> .....	127

*Halaman ini sengaja dikosongkan*

## DAFTAR NOTASI

$R_t$	:	Harga penutupan saham pada waktu ke-t
$R_{t-1}$	:	Harga penutupan saham pada waktu ke-(t-1)
$r_t$	:	<i>Log-return</i>
$\varepsilon_t$	:	<i>Error term atau residual</i>
$\sigma_t^2$	:	<i>Varians</i>
$H_t$	:	Matriks kovarians
$H_{t-1}$	:	Matriks kovarians bersyarat pada waktu ke-(t-1)
$\alpha$	:	Parameter ARCH
$\beta$	:	Parameter GARCH
$\Omega$	:	Konstanta dalam persamaan GARCH
$C$	:	Matriks konstanta (segitiga bawah)
$A$	:	Matriks parameter ARCH
$B$	:	Matriks parameter GARCH
$W$	:	Matriks parameter konstanta
$T$	:	Jumlah total observasi
$n$	:	Jumlah aset/saham
$p$	:	Order dari komponen autoregressive
$q$	:	Order dari komponen moving average
$\mu$	:	<i>Mean</i> (rata-rata)
$p_k$	:	Fungsi autokorelasi pada lag ke-k

*Halaman ini sengaja dikosongkan*