PERAMALAN VOLATILITAS DAN ESTIMASI *VALUE AT RISK* (VaR) SAHAM BLUE CHIP PADA SEKTOR PERBANKAN

Ni Kadek Juliarini^{1§}, I Wayan Sumarjaya², Kartika Sari³

¹Program Studi Matematika, Fakultas MIPA-Universitas Udayana [Email:juliarini90799@yahoo.com]

ABSTRACT

Investment is an activity to invest an asset to obtain a greater profit. The investment there's in great demand by investors are stock investments. Based on market capitalization, stocks are classified into first-tier, second-tier, and third-tier stocks. Stocks that have the highest market capitalization are first-tier or blue-chip stocks. Blue-chip stocks are stocks that are classified as main shares on the listing board on the IDX. Before investing, it's important to know the level of investment risk in order to make the right investment decisions. The purpose of this study is to determine the risk of investing in blue-chip stocks namely BRI, BCA, and Bank Mandiri through volatility forecasting using the GARCH, EGARCH, or TGARCH models. The data used is the daily closing price of shares for the period of 25 May 2005 to 21 May 2021 which was obtained through the Yahoo Finance website. Based on the research results, it's known that Bank Mandiri has the highest investment risk and BCA has the lowest investment risk. Based on these results, it can be suggested that investors who like risk can choose to invest in Bank Mandiri shares, and those who don't like risk can invest in BCA shares.

Keywords: GARCH, EGARCH, TGARCH, Volatility, VaR

1. PENDAHULUAN

Investasi merupakan suatu kegiatan penanaman modal pada sebuah perusahaan atau proyek berupa aset atau dana untuk jangka waktu tertentu dengan tujuan memperoleh imbal hasil yang lebih besar (Tyas et al., 2019). Bursa Efek Indonesia (2020) menyatakan bahwa salah satu jenis investasi yang banyak diminati investor yaitu investasi pada bursa saham karena dapat memberikan tingkat keuntungan yang menarik. Namun jika keuntungan yang diharapkan semakin tinggi, maka risiko yang mungkin ditanggung juga akan semakin tinggi. Oleh karena itu, penting bagi seorang investor untuk mengetahui tingkat mengambil risiko investasi agar dapat keputusan investasi yang tepat. Tsay (2013) menyatakan bahwa ukuran risiko yang umum digunakan yaitu value at risk (VaR). VaR merupakan estimasi kerugian maksimum dalam bentuk persen atau sejumlah uang selama periode waktu dan selang kepercayaan tertentu (Dwipa, 2016). Salah satu metode yang dapat digunakan untuk menghitung VaR yaitu metode varians kovarians, dengan menggunakan nilai volatilitas (Damiyanti *et al.*, 2018).

ISSN: 2303-1751

Volatilitas merupakan jarak fluktuasi pada return aset finansial, yang erat kaitannya risiko (Danielsson, 2011). dengan Kemungkinan risiko investasi pada suatu saham akan semakin besar apabila nilai volatilitasnya semakin besar (Maruddani and Purbowati, 2009). Terdapat beberapa model pendekatan yang dapat digunakan untuk memprediksi volatilitas seperti autoregressive conditional heteroscedasticity (ARCH) yang diperkenalkan oleh Robert F. Engle pada tahun 1982, dan dapat digunakan untuk mengatasi keheterogenan varians. Model ARCH kurang efektif jika digunakan pada orde yang lebih tinggi sehingga pada tahun 1986 dikembangkan oleh Bollerslev menjadi model generalized autoregressive conditional heteroscedastisity (GARCH). Model ARCH dan GARCH memiliki respons volatilitas yang simetris terhadap good news dan bad news. Namun, pada beberapa data finansial terdapat respons volatilitas vang bersifat asimetris

²Program Studi Matematika, Fakultas MIPA-Universitas Udayana [Email:sumarjaya@unud.ac.id]

³ProgramStudi Matematika, Fakultas MIPA-Universitas Udayana [Email:sarikartika@unud.ac.id] [§]Corresponding Author

sehingga model GARCH dikembangkan lagi menjadi model GARCH asimetris yaitu model exponential **GARCH** (EGARCH) diperkenalkan oleh Nelson pada tahun 1991 dan model threshold GARCH (TGARCH) yang diperkenalkan oleh Zakoian pada tahun 1994.

Model GARCH, TGARCH, dan EGATCH banyak diterapkan oleh para peneliti untuk meramalkan volatilitas pada data finansial, seperti pada data harga saham. Puspitasari (2020) menyatakan bahwa investasi saham yang banyak diincar investor adalah investasi pada sektor perbankan, karena memiliki peran penting dalam pembangunan negara dan diawasi oleh Otoritas Jasa Keuangan (OJK). Terdapat beberapa saham yang merupakan saham unggulan atau saham blue chip yang banyak diminati investor dan tercatat sebagai saham utama pada papan pencatatan di Bursa Efek Indonesia (BEI) seperti BRI, BCA, dan Mandiri. Agar dapat mengambil keputusan investasi yang tepat, maka perlu dilakukan perhitungan risiko terhadap saham tersebut. Oleh karena itu, tujuan dari penelitian ini adalah untuk melakukan peramalan volatilitas dan estimasi VaR dengan menggunakan model GARCH, TGARCH, atau EGARCH pada saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri.

METODE PENELITIAN

Data yang digunakan dalam penelitian ini merupakan data sekunder yaitu data harga penutupan saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri periode 25 Mei 2005 sampai 21 Mei 2021 selama hari aktif (Senin sampai Jumat) dengan jumlah data masing-masing saham yaitu 3.967 data yang diperoleh melalui website Yahoo Finance. Analisis data dilakukan dengan menggunakan software R 3.6.2 meramalkan volatilitas dan software Excel 2007 untuk menghitung VaR. Adapun langkahlangkah analisis data dalam penelitian ini adalah sebagai berikut.

1. Menghitung Return

return dihitung berdasarkan

persamaan (Tsay, 2013):

$$r_t = \ln\left(\frac{P_t}{P_{t-1}}\right) = \ln P_t - \ln P_{t-1}$$
 (1)

dengan P_t merupakan harga aset pada periode ke-t serta ln adalah logaritma natural.

Analisis Deskriptif Data Return deskriptif dilakukan Analisis menegaskan secara empiris ciri khas dari

data finansial dengan menghitung nilai skewness dan kurtosis.

Pemeriksaan Kestasioneran Data Return Pemeriksaan kestasioneran data return dilakukan dengan mengamati plot data return, grafik correlogram ACF dan PACF data return, serta uji Augmented Dickey Fuller (ADF) dengan hipotesis uji yang digunakan yaitu (Tsay, 2013):

 $H_0:\beta=0$ (data tidak stasioner)

 $H_1: \beta < 0$ (data stasioner).

Statistik uji yang digunakan adalah:
$$t_p = \frac{\beta - 1}{SE(\beta)}$$
 (2)

dengan $SE(\hat{eta})$ merupakan standar *error* penduga β . Kriteria keputusan yang digunakan adalah hipotesis H_0 ditolak jika $|t_p| > Z_{\underline{\alpha}}$ atau *p-value* $< \alpha$ (Tsay, 2013).

Jika data return belum stasioner, maka dilakukan proses differencing hingga diperoleh data yang stasioner.

Pemeriksaan pada *Return* Kuadrat Model GARCH, TGARCH, dan EGARCH baik diterapkan apabila terdapat korelasi serta efek ARCH pada return. Ada tidaknya autokorelasi dapat diketahui melalui uji *Ljung-Box* dengan hipotesis uji yang digunakan yaitu (Tsay, 2013):

$$H_0: \rho_1 = \rho_2 = \dots = \rho_l = 0$$
 (tidak terdapat korelasi)

 $H_1: \exists \rho_h \neq 0; h = 1,2,3,..., l$ (terdapat korelasi),

serta statistik uji yang digunakan yaitu:

$$Q(l) = T(T+2) \sum_{h=1}^{l} \frac{\hat{\rho}_h^2}{T-h}$$
 (3)

dengan l menyatakan banyaknya lag yang diuji dan $\hat{\rho}_h$ merupakan autokorelasi pada lag h. Kriteria keputusan yang digunakan adalah hipotesis H_0 ditolak jika Q(l) > χ_{α}^2 atau jika nilai *p-value* < α (Tsay, 2013). Sedangkan ada tidaknya efek ARCH dapat diketahui melalui uji ARCH-Lagrange Multiplier (ARCH-LM) dengan hipotesis uji yang digunakan yaitu (Tsay, 2013):

$$H_0: \alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = ... = \alpha_m = 0$$

(tidak terdapat efek ARCH)

 H_1 : $\exists \alpha_i \neq 0$ (terdapat efek ARCH). Statistik uji yang digunakan yaitu:

$$F = \frac{(SSR_0 - SSR_1)/m}{SSR_1/(T - 2m - 1)}$$
(4) dengan $SSR_0 = \sum_{t=m+1}^{T} (a_t^2 - \overline{\omega})^2$, $\overline{\omega} = (1/T)\sum_{t=1}^{T} a_t^2$ merupakan mean dari a_t^2 , dan $SSR_1 = \sum_{t=m+1}^{T} \hat{e}_t^2$, dengan \hat{e}_t^2 merupakan residual kuadrat terkecil pada

ISSN: 2303-1751

waktu t. kriteria keputusan yang digunakan adalah hipotesis H_0 ditolak jika nilai F > $\chi_m^2(\alpha)$ atau p-value $< \alpha$ (Tsay, 2013). Jika tidak terdapat korelasi dan efek ARCH, proses berhenti atau maka dimodelkan dengan model GARCH. Sedangkan jika terdapat korelasi dan efek ARCH, maka proses dilanjutkan ke langkah 5.

- 5. Estimasi Parameter Model GARCH Estimasi parameter model **GARCH** dilakukan dengan menggunakan return dan software R.
- Pemilihan Model GARCH Model GARCH yang dipilih adalah model yang signifikan atau memiliki nilai p-value < 0,05 berdasarkan estimasi parameter model GARCH pada langkah 5 dan memiliki nilai AIC terkecil. AIC dihitung berdasarkan rumus (Tsay, 2013):

AIC =
$$-\frac{2}{T}\log(likelihood) + 2\frac{\theta}{T}$$
. (5)
7. Uji Sign dan Size Bias

Uji sign dan size bias dilakukan untuk mengetahui apakah terdapat efek asimetris pada data return. Adapun hipotesis uji yang digunakan yaitu (Tsay, 2013):

$$H_0$$
: $\varphi_1 = \varphi_2 = \varphi_3 = ... = \varphi_m = 0$
(residual bersifat simetris)
 H_1 : $\exists \varphi_i \neq 0$; $i = 1,2,3,...,m$
(residual bersifat asimetris).

Sedangkan statistik uji yang digunakan yaitu:

$$F = \frac{SSR_0/k}{SSR_1/(T-k-1)}.$$
 (6)

 $F = \frac{SSR_0/k}{SSR_1/(T-k-1)}.$ (6) Kriteria keputusan yang digunakan adalah hipotesis H_0 ditolak jika nilai $F > \chi_m^2(\alpha)$ atau *p-value* $< \alpha$ (Tsay, 2013). Jika tidak terdapat efek asimetris, maka volatilitas dimodelkan dengan menggunakan model GARCH. Persamaan model GARCH(m,s)yaitu (Tsay, 2013):

$$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \sum_{i=1}^m \alpha_i a_{t-i}^2 + \sum_{j=1}^s \beta_j \sigma_{t-j}^2$$
.(7)
Jika terdapat efek asimetris, maka dilanjutkan ke langkah 8.

8. Estimasi Parameter Model TGARCH dan **EGARCH**

Estimasi parameter model TGARCH dan EGARCH dilakukan menggunakan data return dan software R. Persamaan model EGARCH(m,s) yaitu (Tsay, 2013):

$$\ln(\sigma_t^2) = \alpha_0 + \sum_{i=1}^m \alpha_i \frac{|a_{t-1}| + \gamma_i a_{t-i}}{\sigma_{(t-i)}} + \sum_{i=1}^s \beta_i \ln(\sigma_{t-j}^2)$$
(8)

dengan γ_i merupakan parameter leverageeffect a_{t-i} . Sedangkan persamaan model TGARCH(m, s) yaitu (Tsay, 2013):

$$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \sum_{i=1}^m (\alpha_i + \gamma_i N_{t-i}^2) a_{t-i}^2 + \sum_{j=1}^s \beta_j \sigma_{t-j}^2$$
 (9)

dengan N_{t-i}^- merupakan indikator dari a_{t-i} negatif atau disebut juga variabel dummy

$$N_{t-i}^{-} = \begin{cases} 1; \text{ jika } a_{t-i} < 0 \\ 0; \text{ jika } a_{t-i} \ge 0 \end{cases}$$

Peramalan Volatilitas

Peramalan volatilitas dilakukan pada empat belas periode berikutnya yaitu 24 Mei 2021 sampai 10 Juni 2021 dengan menggunakan model yang terpilih.

10. Estimasi Value at Risk (VaR)

Estimasi VaR dilakukan dengan menggunakan holding period satu hari, tingkat kepercayaan 95%, dan diasumsikan investasi awal yang digunakan Rp10.000.000,00. Persamaan yang digunakan untuk menghitung VaR yaitu (Jorion, 2007):

VaR =
$$W_0$$
. $(Z_\alpha.\sqrt{k}.\sigma)$ (10)
dengan W_0 merupakan investasi awal, Z_α
merupakan kuantil distribusi normal
standar, σ merupakan volatilitas, dan k

merupakan holding period.

3. HASIL DAN PEMBAHASAN

3.1 Menghitung Return

Tabel 1. Data Pertama dan Kedua Harga Penutupan Saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri

	BRI (Rp)	BCA (Rp)	Bank Mandiri
Data Pertama	275	1.637,5	(Rp) 830,89
Data Kedua	280	1.650	830,89

Sumber: Data diolah, 2021

Data *Return* dihitung dengan menggunakan persamaan (1). Berdasarkan Tabel 1 serta dengan memisalkan r_{iA} , r_{iB} , r_{iC} secara berturutturut merupakan return ke-i saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri, maka contoh perhitungan nilai return pertama saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri yaitu:

$$r_{1A} = \ln \frac{280}{275} = 0.018,$$

 $r_{1B} = \ln \frac{1.650}{1.637,5} = 0.007, \text{ dan}$

$$r_{1C} = \ln \frac{830,891479}{830,891479} = 0.$$

Dengan cara yang sama, dapat dihitung nilai return untuk t = 2,3,4,...,3.967 dari masingmasing saham.

3.2 Analisis Deskriptif Data Return

Statistika deskriptif data *return* BRI, BCA, dan Bank Mandiri dapat dilihat pada Tabel 2.

Tabel 2. Statistika Deskriptif Data *Return* BRI, BCA, dan Bank Mandiri

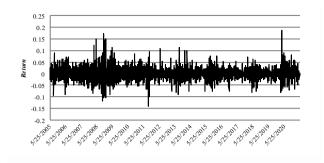
Statistika Deskriptif	Return BRI	Return BCA	Return Bank Mandiri
Minimum	-0,140582	-0,106222	-0,156842
Maksimum	0,186412	0,159849	0,182322
Rata-rata	0,000668	0,000748	0,000491
Deviasi Standar	0,024912	0,019424	0,024827
Skewness	0,330636	0,079374	0,228580
Kurtosis	4,549173	4,910327	5,053740

Sumber: Data diolah, 2021

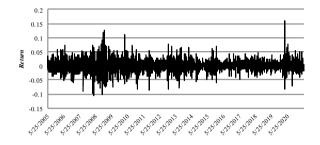
Berdasarkan Tabel 2 diketahui saham Bank Mandiri memiliki nilai return minimum paling rendah dibandingkan saham lainnya dan saham BRI memiliki nilai return maksimum paling tinggi dibandingkan saham lainnya. Nilai ratarata return dari masing-masing saham bernilai positif yang menunjukkan adanya peluang mendapatkan keuntungan. Nilai deviasi standar return saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri tidak sama dengan nol yang menunjukkan bahwa setiap data pada masing-masing saham tidak sama atau terdapat kecenderungan setiap data berbeda (heterogen). Nilai skewness masing-masing saham lebih besar dari nol menunjukkan distribusi dari return memiliki ekor kanan lebih panjang daripada ekor kiri distribusinya. Hal ini berarti terdapat adanya ketidaksimetrisan pada data. Kemudian nilai kurtosis masing-masing saham lebih dari tiga yang menunjukkan adanya excess kurtosis sehingga diketahui bahwa return dari ketiga saham tidak berdistribusi normal yang merupakan stylized fact return data finansial.

3.3 Pemeriksaan Kestasioneran Data Return

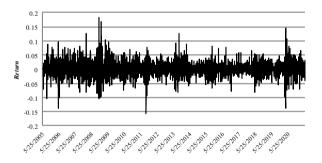
Pemeriksaan kestasioneran melalui plot data *return* dapat dilihat secara berturut-turut pada Gambar 1, 2, dan 3.



Gambar 1. Plot Data Return BRI

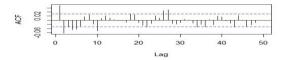


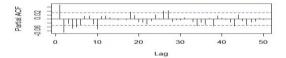
Gambar 2. Plot Data Return BCA



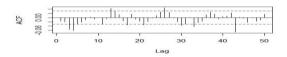
Gambar 3. Plot Data Return Bank Mandiri

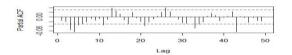
Berdasarkan Gambar 1, 2, dan 3 dapat diamati bahwa data *return* BRI, BCA, dan Bank Mandiri sangat fluktuatif dari waktu ke waktu serta menunjukkan adanya *volatility clustering*. Berdasarkan plot data *return* di atas, dapat diperkirakan bahwa data *return* stasioner dalam *mean* karena *return* bergerak pada kisaran nilai *mean*. Pemeriksaan kestasioneran terhadap data *return* juga dapat diamati melalui grafik *correlogram* nilai ACF dan PACF yang dapat dilihat pada Gambar 4, 5, dan 6.



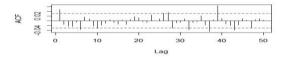


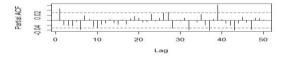
Gambar 4. Grafik *Correlogram* Nilai ACF dan PACF Data *Return* BRI





Gambar 5. Grafik *Correlogram* Nilai ACF dan PACF Data *Return* BCA





Gambar 6. Grafik *Correlogram* Nilai ACF dan PACF Data *Return* Bank Mandiri

Berdasarkan Gambar 4, 5, dan 6 dapat diamati bahwa hanya beberapa *lag* yang keluar dari garis Bartlett sehingga mengindikasikan data *return* sudah stasioner. Namun untuk lebih memastikan bahwa data *return* sudah stasioner, maka dilakukan uji ADF. Adapun hasil uji ADF dengan menggunakan statistik uji pada persamaan (2) dapat dilihat pada Tabel 3.

Tabel 3 Hasil Uji ADF

	Return	Return	<i>Return</i> Bank
	BRI	BCA	Mandiri
p-value	0,01	0,01	0,01

Sumber: Data diolah, 2021

Berdasarkan Tabel 3 diketahui *return* masing-masing saham memiliki nilai *p-value* sebesar 0,01. Hal ini berarti data *return* saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri sudah stasioner.

3.4 Pemeriksaan Return Kuadrat

Ada tidaknya autokorelasi dapat diketahui melalui uji *Ljung-Box* dengan menggunakan statistik uji pada persamaan (3). Sedangkan ada tidaknya efek ARCH, dapat diketahui melalui uji ARCH-LM dengan menggunakan statistik uji pada persamaan (4). Dengan menggunakan *software R*, diperoleh nilai *Q* dan nilai *F* yang disajikan pada Tabel 4.

Tabel 4. Hasil Uji *Ljung-Box* dan Uji ARCH-LM

Uji	BRI	BCA	Bank
			Mandiri
Q	$2,2 \times 10^{-16}$	$2,2 \times 10^{-16}$	2.2×10^{-16}
F	$2,2 \times 10^{-16}$	$5,764 \times 10^{-12}$	2.2×10^{-16}

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 4 menunjukkan hasil uji Ljung-Box dengan taraf signifikansi 5% masing-masing saham memiliki nilai $p\text{-}value \ 2.2 \times 10^{-16}$ sehingga tidak cukup bukti untuk menerima H_0 . Sehingga, dapat disimpulkan terdapat korelasi pada masing-masing saham. Uji ARCH-LM dari masing-masing saham menghasilkan nilai p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima H_0 . Dengan demikian berarti terdapat efek ARCH pada data p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05 yang berarti tidak cukup bukti untuk menerima p-value < 0.05

3.5 Estimasi Paramater Model GARCH

Estimasi parameter model GARCH (*m*, *s*) dilakukan dengan menggunakan *software R* dan data *return*. Adapun hasil estimasi parameter model GARCH untuk masing-masing saham dapat diamati melalui Tabel 5, 6, dan 7.

Tabel 5. Estimasi Parameter Model GARCH(*m*, *s*) Saham BRI

Model	Para meter	Estimasi Parameter	p-value
GARCH(1,1)	α_0 α_1 β_1	1,208 × 10^{-5} 9,260 × 10^{-2} 8,885 × 10^{-1}	$6,33 \times 10^{-8}$ 2×10^{-16} 2×10^{-16}
GARCH(1,2)	$egin{array}{c} lpha_0 \ lpha_1 \ eta_1 \ eta_2 \end{array}$	$1,620 \times 10^{-5}$ $1,288 \times 10^{-1}$ $4,173 \times 10^{-1}$ $4,287 \times 10^{-1}$	$9,54 \times 10^{-8}$ $2,22 \times 10^{-16}$ $0,000161$ $2,49 \times 10^{-5}$
GARCH(2,1)	$egin{array}{c} lpha_0 \ lpha_1 \ lpha_2 \ eta_1 \end{array}$	$1,207 \times 10^{-5}$ $9,257 \times 10^{-2}$ 1×10^{-8} $8,885 \times 10^{-1}$	$ \begin{array}{c} 1,65 \times 10^{-6} \\ 2,94 \times 10^{-8} \\ 1 \\ 2 \times 10^{-16} \end{array} $
GARCH(2,2)	$egin{array}{c} lpha_0 \ lpha_1 \ lpha_2 \ eta_1 \ eta_2 \end{array}$	$1,620 \times 10^{-5}$ $1,288 \times 10^{-1}$ 1×10^{-8} $4,173 \times 10^{-1}$ $4,287 \times 10^{-1}$	$0.013090 \\ 2.67 \times 10^{-8} \\ 1 \\ 0.283007 \\ 0.203660$

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 6. Estimasi Parameter Model GARCH(*m*,*s*) Saham BCA

	_	.	
Model	Para	Estimasi	p-value
	meter	Parameter	
GARCH(1,1)	α_0	$6,279 \times 10^{-6}$	$1,10 \times 10^{-5}$
	α_1	$8,469 \times 10^{-2}$	$2,04 \times 10^{-14}$
	eta_1	$8,995 \times 10^{-1}$	2×10^{-16}
GARCH(1,2)	α_0	$8,190 \times 10^{-6}$	$8,65 \times 10^{-6}$
	α_1	$1,136 \times 10^{-1}$	$9,77 \times 10^{-15}$
	β_1	$4,514 \times 10^{-1}$	$5,62 \times 10^{-6}$
	β_2	$4,139 \times 10^{-1}$	$9,35 \times 10^{-6}$
GARCH(2,1)	α_0	$6,303 \times 10^{-6}$	0,000673
	α_1	$8,487 \times 10^{-2}$	$4,47 \times 10^{-10}$
	α_2	1×10^{-8}	1
	β_1	$8,992 \times 10^{-1}$	2×10^{-16}
GARCH(2,2)	α_0	$8,190 \times 10^{-6}$	NA
	α_1	10,746	2×10^{-16}
	α_2	1×10^{-8}	NA
	β_1	$4,514 \times 10^{-1}$	NA
	β_2	$4,139 \times 10^{-1}$	NA

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 7. Estimasi Parameter Model GARCH(*m*,*s*) Saham Bank Mandiri

Model	Para	Estimasi	p-value
	meter	Parameter	-
GARCH(1,1)		1,815 × 10 ⁻⁵	5.07×10^{-6}
OARCH(1,1)	α_0		
	α_1	$1,019 \times 10^{-1}$	$2,22 \times 10^{-16}$
	β_1	$8,676 \times 10^{-1}$	2×10^{-16}
GARCH(1,2)	α_0	$2,378 \times 10^{-5}$	$2,15 \times 10^{-6}$
	α_1	1.394×10^{-1}	2×10^{-16}
	$eta_{\!\scriptscriptstyle 1}^{^{\scriptscriptstyle 1}}$	3.761×10^{-1}	3.32×10^{-5}
	β_2	4.442×10^{-1}	1.24×10^{-7}
	P_2	4,442 ^ 10	1,24 × 10
GARCH(2,1)	α_0	$1,820 \times 10^{-5}$	0,000256
	α_1	$1,021 \times 10^{-1}$	$6,091 \times 0^{-10}$
	α_2	1×10^{-8}	1
	β_1^2	8.673×10^{-1}	2×10^{-16}
	P1		2 11 10
GARCH(2,2)	α_0	$2,378 \times 10^{-5}$	0,00153
	α_1	1.394×10^{-1}	3.26×10^{-12}
	α_2	1 × 10 ⁻⁸	1
	β_1	3.761×10^{-1}	0,06011
	β_2	$4,442 \times 10^{-1}$	0,00700
7 1 2	11 1 1	2021	

Sumber: Data diolah, 2021

3.6 Pemilihan Model GARCH

model GARCH dilakukan Pemilihan dengan memilih model yang signifikan dan memiliki nilai AIC terkecil. Nilai AIC dihitung dengan menggunakan persamaan (5) dan menggunakan software R. Berdasarkan hasil estimasi parameter model GARCH pada subbab sebelumnya, diketahui hanya model GARCH(1,1) dan GARCH(1,2) yang signifikan karena memiliki nilai p-value < 0,05. Oleh karena itu, perhitungan nilai AIC hanya dilakukan terhadap model tersebut. Adapun nilai AIC return saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri secara berturut-turut dapat dilihat pada Tabel 8,9, dan 10.

Tabel 8. Nilai AIC Model GARCH(*m*,*s*) Data *Return* BRI

Model	AIC
GARCH(1,1)	-4,800689
GARCH(1,2)	-4,802390

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 9. Nilai AIC Model GARCH(*m*,*s*) Data *Return* BCA

Model	AIC
GARCH(1,1)	-5,297732
GARCH(1,2)	-5,300462

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 10. Nilai AIC Model GARCH(*m*, *s*) Data *Return* Bank Mandiri

Model	AIC
GARCH(1,1)	-4,796578
GARCH(1,2)	-4,799436

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 8, 9, dan 10 menunjukkan bahwa nilai AIC terkecil di antara model GARCH yang ditinjau untuk saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri adalah model GARCH(1,2). Oleh karena itu, model yang dipilih di sini adalah model GARCH(1,2). Adapun persamaan model GARCH(1,2) saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri berdasarkan model GARCH pada persamaan (7) dan nilai parameter α_0 , α_1 , β_1 , dan β_2 model GARCH(1,2) pada Tabel 5, 6, dan 7 secara berturut-turut adalah:

$$\begin{split} \sigma_{tA}^2 &= 0,0000162 + 0,1288a_{t-1}^2 + \\ &0,4173\sigma_{t-1}^2 + -0,4287\sigma_{t-2}^2 \\ \sigma_{tB}^2 &= 0,00000819 + 0,1136a_{t-1}^2 + \\ &0,4514\sigma_{t-1}^2 + 0,4139\sigma_{t-2}^2 \end{split}$$

$$\begin{split} \sigma_{tC}^2 &= 0.00002378 + 0.1394 a_{t-1}^2 + \\ &0.3761 \sigma_{t-1}^2 + 0.4442 \sigma_{t-2}^2. \end{split}$$

3.7 Uji Sign dan Size Bias

Uji *sign* dan *size* bias dilakukan dengan menggunakan statistik uji pada persamaan (6) dan dengan menggunakan *software R*. Adapun hasil uji *sign* dan *size* bias dari model GARCH(1,2) saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri dapat dilihat pada Tabel 11,12, dan 13.

Tabel 11. Uji *Sign* dan *Size* Bias Model GARCH(1,2) Saham BRI

	t-statistic	p-value	Sig
Sign Bias	1,2943314	0,1956264	
Negative Size Bias	0,2736724	0,7843507	
Positive	0,8351571	0,4036796	
Size Bias			
Join Effect	2,5962503	0,4581473	

Sumber:Data diolah, 2021

Tabel 12. Uji *Sign* dan *Size* Bias Model GARCH(1,2) Saham BCA

	t-statistic	p-value	Sig
Sign Bias	1,9022245	0,05721428	*
Negative Size Bias	0,8734421	0,38247508	
Positive Size Bias	1,2010190	0,22981564	
Join Effect	7,0619783	0,06994833	*

Sumber:Data diolah, 2021

Tabel 13. Uji *Sign* dan *Size* Bias Model GARCH(1,2) Saham Bank Mandiri

	t-statistic	p-value	Sig
Sign Bias	1,03804872	0,29931073	
Negative	1,80547981	0,07107553	*
Size Bias			
Positive	0,05908017	0,95289123	
Size Bias			
Join Effect	9,40678344	0,02434399	**

Sumber:Data diolah, 2021

Tabel 11 menunjukkan saham BRI tidak bersifat asimetris karena tidak terdapat parameter dari uji *sign* dan *size* bias yang signifikan. Sehingga peramalan volatilitas saham BRI dimodelkan dengan menggunakan model GARCH(1,2). Hasil uji *sign* dan *size* bias saham BCA pada Tabel 12 menunjukkan parameter *sign* bias signifikan, serta uji *sign*

dan *size* bias saham Bank Mandiri pada Tabel 13 menunjukkan bahwa parameter *negative size* bias signifikan. Oleh karena itu, volatilitas saham BCA dan Bank Mandiri dimodelkan dengan menggunakan model GARCH asimetris.

ISSN: 2303-1751

3.8 Estimasi Parameter Model TGARCH dan EGARCH

Estimasi parameter model TGARCH dan EGARCH dilakukan dengan menggunakan software R dan data return. Adapun hasil estimasi parameter model TGARCH dan EGARCH data return saham BCA dan Bank Mandiri dapat diamati melalui Tabel 14 dan 15.

Tabel 14. Estimasi Parameter Model EGARCH dan TGARCH *Return* BCA

Model	Parame	Estimasi Parameter	p-value
	ter		•
			_
EGARCH(1,1)	α_0	-0,209030	0
	α_1	-0,043150	0,000006
	β_1	0,972625	0
EGARCH(1,2)	γ_1	0,174414	0,016275
EGARCH(1,2)	α_0	-0,271973	0,016273
	α_1 β_1	0,544845	0
	β_2	0,419495	0
	γ_1	0,236644	0
EGARCH(2,1)	α_0	-0,144013	0
	α_1	-0,038693	0,071278
	α_2	-0,002572	0,904616
	β_1	0,981054	0
	γ_1	0,303212	0
	γ_2	-0,166389	0
EGARCH(2,2)	α_0	-0,140772	0
	α_1	-0,038776 -0,001591	0,063581 0,940888
	α_2	0,999990	0,940888
	$eta_1 \ eta_2$	-0,018512	0
		0,303848	0
	$\gamma_1 \\ \gamma_2$	-0,169948	0,001500
TGARCH(1,1)	α_0	4.890×10^{-4}	2.85×10^{-10}
	α_1	$9,047 \times 10^{-2}$	2×10^{-16}
	β_1	$9,085 \times 10^{-1}$	2×10^{-16}
	γ_1	$3,041 \times 10^{-1}$	$1,92 \times 10^{-7}$
TGARCH(1,2)	α_0	0,0006368	$2,98 \times 10^{-10}$
	α_1	0,1205156	2×10^{-16}
	β_{1}	0,4738161	$5,57 \times 10^{-7}$
	β_2	0,4049610 0,3083516	$6,25 \times 10^{-6}$
TC A DCIL(2.1)	γ_1		$6,49 \times 10^{-8}$
TGARCH(2,1)	α_0	$4,901 \times 10^{-4}$ 9.058×10^{-2}	$2,86 \times 10^{-10}$ 2×10^{-16}
	α_1	9,058 × 10 ⁻² 1 × 10 ⁻⁸	Z X 10 18 NA
	β_1	$9,084 \times 10^{-1}$	2×10^{-16}
	γ_1	$3,039 \times 10^{-1}$	1.93×10^{-7}
	γ_2	$3,340 \times 10^{-1}$	NA
TGARCH(2,2)	α_0	6.367×10^{-4}	2.98×10^{-10}
, ,-/	α_1	$1,205 \times 10^{-1}$	2×10^{-16}
	α_2	1×10 ⁻⁸	NA
	$eta_{\!\scriptscriptstyle 1}^{\!\scriptscriptstyle -}$	$4,738 \times 10^{-1}$	$5,57 \times 10^{-7}$
	β_2	$4,050 \times 10^{-1}$	$6,25 \times 10^{-6}$
	γ_1	$3,084 \times 10^{-1}$	$6,49 \times 10^{-8}$
	γ_2	$2,653 \times 10^{-1}$	NA

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 15. Estimasi Parameter Model EGARCH dan TGARCH Data *Return* Saham Bank Mandiri

Model	Para	Estimasi Parameter	p-value
Wiodei	meter	Estimusi i aranktei	p-varue
EGARCH(1,1)	α_0	-0,240873	0
. , ,	α_1	-0,044513	0,000017
	β_1	0,967064	0
	γ_1	0,177182	0,000006
EGARCH(1,2)	α_0	-0,307281	0,004190
	α_1	-0,062306	0
	β_1	0,507072	0
	β_2	0,450842	0
	γ_1	0,237967	0
EGARCH(2,1)	α_0	-0,167975	0
	α_1	-0.069838	0,001501
	α_2	0,028018	0,208789
	β_1	0,976913	0
	γ_1	0,274321	0
	γ_2	-0,133026	0
EGARCH(2,2)	α_0	-0,163675	0
	α_1	-0,070255	0,001403
	α_2	0,029459	0,192709
	β_1	1	0
	β_2	-0,022495	0
	γ_1	0,274859 -0,137203	0,000031
TGARCH(1,1)	γ ₂	0.0008483	1.2×10^{-6}
IGARCH(1,1)	α_0	0,0008483	2×10^{-16}
	α_1	0,8926063	2×10^{-16} 2×10^{-16}
	$\beta_1 \\ \gamma_1$	0,2923670	1.4×10^{-7}
TGARCH(1,2)	α_0	0.001068	2.18×10^{-7}
1GARCII(1,2)	α_0	0,128751	2×10^{-16}
	β_1	0,388240	6.84×10^{-5}
	β_2	0,470613	5.92×10^{-7}
	γ_1	0,297978	$1,38 \times 10^{-7}$
TGARCH(2,1)	α_0	$8,5231 \times 10^{-4}$	$1,12 \times 10^{-6}$
(=,-)	α_1	$9,626 \times 10^{-2}$	2×10^{-16}
	α_2	1×10^{-8}	NA
	β_1^2	$8,922 \times 10^{-1}$	2×10^{-16}
	γ_1	2.912×10^{-1}	1.51×10^{-7}
	γ_2	$1,457 \times 10^{-1}$	NA
TGARCH(2,2)	α_0	$1,068 \times 10^{-3}$	2,18×10 ⁻⁷
` ' /	α_1	$1,288 \times 10^{-1}$	2×10^{-16}
	α_2	1 × 10 ⁻⁸	NA
	β_1	$3,882 \times 10^{-1}$	$6,84 \times 10^{-5}$
	β_2	$4,706 \times 10^{-1}$	$5,92 \times 10^{-7}$
	γ_1	$2,980 \times 10^{-1}$	$1,38 \times 10^{-7}$
	γ_2	$8,474 \times 10^{-2}$	NA

Sumber: Data diolah, 2021

3.9 Pemilihan Model GARCH Asimetris

Pemilihan model dilakukan dengan memilih model yang signifikan dan memiliki nilai AIC terkecil. Berdasarkan hasil estimasi parameter model TGARCH dan EGARCH pada subbab sebelumya diketahui hanya model EGARCH(1,1),EGARCH(1,2),TGARCH(1,1), dan TGARCH(1,2) yang signifikan. Oleh karena itu, perhitungan nilai AIC hanya akan dilakukan terhadap model tersebut. Adapun nilai AIC model TGARCH dan EGARCH return BCA serta Bank Mandiri disajikan pada Tabel 16 dan 17.

Tabel 16. Nilai AIC Model EGARCH dan TGARCH Return BCA

Model	AIC
EGARCH(1,1)	-5,2985
EGARCH(1,2)	-5,3021
TGARCH(1,1)	-5,2471
TGARCH(1,2)	-5,2388

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 17. Nilai AIC Model EGARCH dan TGARCH *Return* Bank Mandiri

Model	AIC
EGARCH(1,1)	-5,2985
EGARCH(1,2)	-4,8016
TGARCH(1,1)	-4,7838
TGARCH(1,2)	-4,7836

Sumber: Data diolah, 2021

Tabel 16 dan 17 menunjukkan bahwa nilai AIC terkecil di antara model EGARCH dan TGARCH return saham BCA dan Bank Mandiri terdapat pada model EGARCH(1,2). Oleh karena itu, model yang dipilih di sini adalah model EGARCH(1,2). Berdasarkan model EGARCH pada persamaan (8) dan nilai parameter $\alpha_0, \alpha_1, \gamma_1, \beta_1$ dan β_2 model EGARCH(1,2) pada Tabel 14 dan 15, maka model EGARCH(1,2) data return saham BCA dan Bank Mandiri secara berturut-turut adalah:

$$\ln(\sigma_{tB}^{2}) = -0.271973 - 0.056156$$

$$\frac{|a_{t-1}| + 0.236644a_{t-1}}{\sigma_{t-1}} + 0.544845 \ln(\sigma_{t-1}^{2}) + 0.419495 \ln(\sigma_{t-2}^{2})$$

$$\ln(\sigma_{tC}^{2}) = -0.307281 - 0.062306$$

$$\frac{|a_{t-1}| + 0.237967a_{t-1}}{\sigma_{t-1}} + 0.507072 \ln(\sigma_{t-1}^{2}) + 0.450842 \ln(\sigma_{t-2}^{2}).$$

3.10 Peramalan Volatilitas

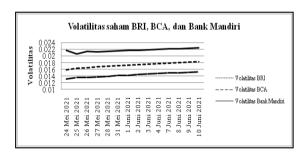
Peramalan volatilitas dilakukan untuk 14 periode berikutnya yaitu dari 24 Mei 2021 sampai 10 Juni 2021. Volatilitas saham BRI diramalkan dengan menggunakan model GARCH(1,2), sedangkan volatilitas saham BCA dan Bank Mandiri diramalkan dengan menggunakan model EGARCH(1,2). Peramalan volatilitas dilakukan dengan

menggunakan *software R*. Adapun hasil peramalan volatilitas saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri pada 14 periode berikutnya dapat dilihat pada Tabel 18 serta secara grafis dapat dilihat pada Gambar 7.

Tabel 18. Hasil Peramalan Volatilitas

Waktu	Nilai	Nilai	Nilai
	Volatilitas	Volatilitas	Volatilitas
	BRI	BCA	Bank
			Mandiri
24 Mei 2021	0,01592795	0,01313	0,02175
25 Mei 2021	0,01638232	0,01354	0,02064
26 Mei 2021	0,01647781	0,01360	0,02134
27 Mei 2021	0,01671901	0,01381	0,02120
28 Mei 2021	0,01688914	0,01395	0,02144
31 Mei 2021	0,01708209	0,01412	0,02150
1 Juni 2021	0,01725771	0,01427	0,02165
2 Juni 2021	0,01743364	0,01443	0,02175
3 Juni 2021	0,01760256	0,01459	0,02187
4 Juni 2021	0,01776791	0,01474	0,02197
7 Juni 2021	0,01792845	0,01489	0,02208
8 Juni 2021	0,01808497	0,01503	0,02218
9 Juni 2021	0,01823735	0,01518	0,02228
10 Juni 2021	0,01838587	0,01532	0,02238

Sumber: Data diolah, 2021



Gambar 7. Peramalan Volatilitas saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri

Berdasarkan hasil peramalan volatilitas saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri pada Tabel 18 serta grafik hasil peramalan volatilitas pada Gambar 7 diketahui bahwa volatilitas saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri cenderung mengalami peningkatan dari periode ke periode. Hasil peramalan volatilitas saham BRI berkisar dari 0,01592795 sampai 0,01838587, BCA berkisar dari 0,01313 sampai 0,01532, dan Bank Mandiri berkisar dari 0,02064 sampai 0,02238. Kisaran nilai tersebut menunjukkan bahwa volatilitas tertinggi terdapat pada saham Bank Mandiri dan volatilitas terendah terdapat pada saham BCA.

3.11 Estimasi VaR

Perhitungan VaR dilakukan dengan menggunakan persamaan (10), pada *holding period* satu hari, dan selang kepercayaan 95%. Pada penelitian ini diasumsikan bahwa dana

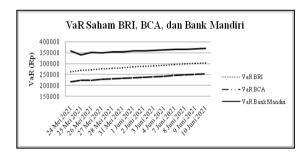
investasi yang digunakan sebesar Rp10.000.000,00. Estimasi VaR dilakukan dengan menggunakan software excel. Berdasarkan hasil peramalan volatilitas pada Tabel 18, diperoleh estimasi VaR yang disajikan pada Tabel 19 dan disajikan dalam bentuk grafis pada Gambar 8.

ISSN: 2303-1751

Tabel 19. Estimasi *Value at Risk* (VaR) saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri

Waktu	Var Saham	VaR Saham	VaR Saham
	BRI	BCA	Bank Mandiri
24 Mei 2021	Rp262.811,18	Rp216.645,00	Rp358.875,00
25 Mei 2021	Rp270.308,28	Rp223.410,00	Rp340.560,00
26 Mei 2021	Rp271.883,87	Rp224.400,00	Rp352.110,00
27 Mei 2021	Rp275.863,67	Rp227.865,00	Rp349.800,00
28 Mei 2021	Rp278.670,81	Rp230.175,00	Rp353.760,00
31 Mei 2021	Rp281.854,49	Rp232.980,00	Rp354.750,00
1 Juni 2021	Rp284.752.22	Rp235.455,00	Rp357.225,00
2 Juni 2021	Rp287.655,06	Rp238.095,00	Rp358.875,00
3 Juni 2021	Rp290.442,24	Rp240.735,00	Rp360.855,00
4 Juni 2021	Rp293.170,52	Rp243.210,00	Rp362.505,00
7 Juni 2021	Rp295.819,43	Rp245.685,00	Rp364.320,00
8 Juni 2021	Rp298.402,01	Rp247.995,00	Rp365.970,00
9 Juni 2021	Rp300.916,28	Rp250.470,00	Rp367.620,00
10 Juni 2021	Rp303.366,86	Rp252.780,00	Rp369.270,00
Rata-rata	Rp285.422,63	Rp236.421,43	Rp358.278,46

Sumber: Data diolah, 2021



Gambar 8. Estimasi VaR saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri

Berdasarkan Tabel 19 estimasi nilai VaR saham BRI pada tanggal 24 Mei 2021 yaitu Rp262.811,18. Hal ini berarti apabila investor berinvestasi pada saham BRI sebesar Rp10.000.000,00, pada holding period satu hari, dan selang kepercayaan 95%, maka terdapat keyakinan sebesar 95% kerugian maksimum yang ditanggung investor sebesar Rp262.811,18 atau dengan kata lain terdapat kemungkinan sebesar 5% kerugian yang lebih ditanggung oleh investor Rp262.811,18. VaR saham BRI berkisar dari Rp262.811,18 sampai Rp303.366,86 dengan nilai VaR terendah terdapat pada tanggal 24 Mei 2021 dan VaR tertinggi terdapat pada tanggal 10 Juni 2021. Saham BRI memiliki nilai rata-rata VaR sebesar Rp285.422,63.

Hal yang sama juga bisa dijelaskan untuk nilai VaR BCA dan Bank Mandiri untuk setiap periodenya cenderung mengalami peningkatan dari periode ke periode yang juga dapat diamati melalui Gambar 8. Berdasarkan nilai rata-rata VaR dari masing-masing saham diketahui bahwa saham Bank Mandiri memiliki tingkat risiko investasi tertinggi dan BCA memiliki tingkat risiko investasi terendah. Sehingga dapat disarankan bagi investor yang menyukai risiko dapat memilih berinvestasi pada saham Bank Mandiri dan bagi investor yang tidak menyukai risiko dapat berinvestasi pada saham BCA.

4. SIMPULAN DAN SARAN

Setelah dilakukan analisis terhadap data harian harga penutupan saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri, diperoleh simpulan yaitu:

Di antara model GARCH, TGARCH, dan EGARCH, model terbaik untuk memodelkan volatilitas saham BRI adalah model GARCH(1,2). Sedangkan model yang digunakan untuk memodelkan volatilitas saham BCA dan Bank Mandiri adalah model EGARCH(1,2).

Hasil peramalan volatilitas saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri pada empat belas periode berikutnya yaitu 24 Mei 2021 sampai 10 Juni 2021 cenderung menunjukkan peningkatan dari periode ke periode. Volatilitas tertinggi terdapat pada saham Bank Mandiri dan volatilitas terendah terdapat pada saham BCA.

Berdasarkan hasil estimasi nilai VaR dengan menggunakan tingkat kepercayaan 95%, holding period satu hari, dan investasi awal Rp10.000.000,00, estimasi nilai VaR dari saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri cenderung mengalami peningkatan dari periode ke periode. Rata-rata VaR dari saham BRI, BCA, dan Bank Mandiri secara berturut-turut adalah Rp285.422,63, Rp260.944,59, dan Rp383.745,15. Hal ini berarti saham Bank Mandiri memiliki tingkat risiko investasi tertinggi dan BCA memiliki tingkat risiko investasi yang terendah.

Mengingat dalam penelitian ini diketahui BCA dan Bank Mandiri bersifat saham asimetris sehingga dimodelkan dengan menggunakan model GARCH asimetris. Berdasarkan nilai AIC dan hasil estimasi parameter, diketahui model **EGARCH** merupakan model lebih yang baik

dibandingkan model TGARCH untuk meramalkan volatilitas saham BCA dan Bank Mandiri. Oleh karena itu, dapat disarankan bagi penelitian selanjutnya yang ingin meramalkan volatilitas data harga saham yang bersifat dapat menggunakan asimetris model EGARCH. Selain itu, disarankan juga bagi penelitian selanjutnya untuk membandingkan model EGARCH dengan model asimetris lainnya.

DAFTAR PUSTAKA

- Bursa Efek Indonesia. 2020. *Saham.* https://www.idx.co.id/produk/saham/. Diakses 16 Agustus 2020 (21:21 WITA).
- Damiyanti, D. P. D., Dharmawan, K., *and* Harini, L. P. I. 2018. Perhitungan Value at Risk dengan Penduga Volatilitas Stokastik Heston. *E-Jurnal Matematika*, 7(4), pp. 317–321.
- Danielsson, J. 2011. *Financial Risk Forecasting*. United Kingdom: John Wiley *and* Sons.
- Dwipa, N. M. S. 2016. Peramalan Value at Risk Menggunakan Metode GARCH. *Buletin Ilmiah Mat. Stat, dan Terapannya*, 5(2), pp. 267–276.
- Jorion, P. 2007. Value at Risk the New Benchmarkfor Managing Financial Risk. United States of America: McGraw-Hill Companies.
- Maruddani, D. A. I., *and* Purbowati, A. 2009. Pengukuran Value at Risk pada Aset Tunggal dan Portofolio dengan Simulasi Monte Carlo. *Jurnal Media Statistika*, 2(2), pp. 93–104.
- Peraturan Otoritas Jasa Keuangan Nomor 56/POJK.03/2016, Pub. L. No. 3 (2016).
- Puspitasari, I. 2020. Banyak Diburu Asing, Ini Rekomendasi Analis untuk Saham Perbankan.
 https://investasi.kontan.co.id/news/banyak-diburu-asing-ini-rekomendasi-analis-untuk-saham-perbankan. Diakses 5 Oktober 2020, (10;15 WITA).
- Tsay, R. S. 2013. An Introduction to Analysis of Financial Data with R. Canada: John Wiley and Sons.

Tyas, M. D. P., Maruddani, D. A. I., and Rahmawati, R. 2019. Perhitungan Value at Risk dengan Pendekatan Threshold Autoregressive Conditional Heteroscedasticity-Generalized Extreme Value. Jurnal Media Statistika, 12(1), pp. 73–85.