

**ANALISIS PEMILIHAN INVESTASI SAHAM MENGGUNAKAN
METODE VAR-GARCH/APARCH**

SKRIPSI



**UIN SUNAN AMPEL
S U R A B A Y A**

Disusun Oleh

PRIVANTI ATHAYA PRABAWATI

H02217011

**PROGRAM STUDI MATEMATIKA
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI SUNAN AMPEL
SURABAYA**

2021

PERNYATAAN KEASLIAN

Saya yang bertanda tangan di bawah ini,

Nama : PRIVANTI ATHAYA PRABAWATI

NIM : H02217011

Program Studi : Matematika

Angkatan : 2017

Menyatakan bahwa saya tidak melakukan plagiat dalam penulisan skripsi saya yang berjudul "ANALISIS PEMILIHAN INVESTASI SAHAM MENGGUNAKAN METODE *VAR-GARCH/APARCH*". Apabila suatu saat nanti terbukti saya melakukan tindakan plagiat, maka saya bersedia menerima sanksi yang telah ditetapkan.

Demikian pernyataan keaslian ini saya buat dengan sebenar-benarnya.

Surabaya, 25 November 2021

Yang menyatakan,



PRIVANTI ATHAYA PRABAWATI

NIM. H02217011

LEMBAR PERSETUJUAN PEMBIMBING

Skripsi oleh

Nama : PRIVANTI ATHAYA PRABAWATI

NIM : H02217011

Judul Skripsi : ANALISIS PEMILIHAN INVESTASI SAHAM MENGGUNAKAN METODE *VAR-GARCH/APARCH*

telah diperiksa dan disetujui untuk diujikan.

Surabaya, 25 November 2021

Pembimbing I



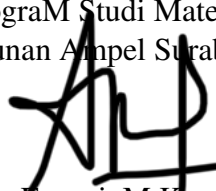
Yuniar Farida, M.T
NIP. 197905272014032002

Pembimbing II



Dr. Abdulloh/Hamid, M.Pd
NIP. 198508282014031003

Mengetahui,
Ketua PrograM Studi Matematika
UIN Sunan Ampel Surabaya



Aris Fanani, M.Kom
NIP. 198701272014031002

PENGESAHAN TIM PENGUJI SKRIPSI

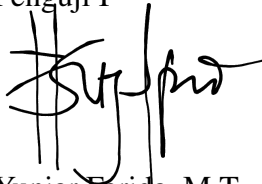
Skripsi oleh

Nama : PRIVANTI ATHAYA PRABAWATI
NIM : H02217011
Judul Skripsi : ANALISIS PEMILIHAN INVESTASI SAHAM MENGGUNAKAN METODE *VAR-GARCH/APARCH*

Telah dipertahankan di depan Tim Penguji
pada tanggal 25 November 2021

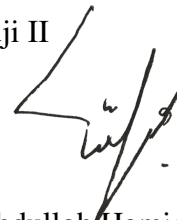
Mengesahkan,
Tim Penguji

Penguji I



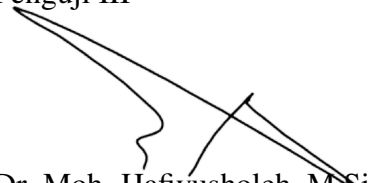
Yuniar Farida, M.T
NIP. 197905272014032002

Penguji II



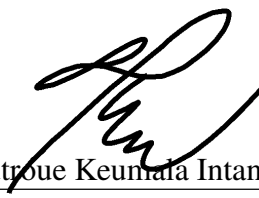
Dr. Abdulloh Hamid, M.Pd
NIP. 198508282014031003

Penguji III



Dr. Moh. Hafiyusholeh, M.Si
NIP. 198002042014031001

Penguji IV



Putroue Keumala Intan, M.Si
NIP. 19880520818012001

Mengetahui,
Dekan Fakultas Sains dan Teknologi
UIN Sunan Ampel Surabaya



Prof. Dr. Hj. Evi Fatmatur Rusydiyah, M.Ag
NIP. 197312272005012003



KEMENTERIAN AGAMA
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI SUNAN AMPEL SURABAYA
PERPUSTAKAAN

Jl. Jend. A. Yani 117 Surabaya 60237 Telp. 031-8431972 Fax.031-8413300
E-Mail: perpus@uinsby.ac.id

LEMBAR PERNYATAAN PERSETUJUAN PUBLIKASI
KARYA ILMIAH UNTUK KEPENTINGAN AKADEMIS

Sebagai sivitas akademika UIN Sunan Ampel Surabaya, yang bertanda tangan di bawah ini, saya:

Nama : PRIVANTI ATHAYA PRABAWATI
NIM : H02217011
Fakultas/Jurusan : SAINTEK / MATEMATIKA
E-mail address : privantiatp@gmail.com

Demi pengembangan ilmu pengetahuan, menyetujui untuk memberikan kepada Perpustakaan UIN Sunan Ampel Surabaya, Hak Bebas Royalti Non-Eksklusif atas karya ilmiah :
 Sekripsi Tesis Desertasi Lain-lain (.....)
yang berjudul :

ANALISIS PEMILIHAN INVESTASI SAHAM MENGGUNAKAN METODE
VAR - GARCH / APARCH

beserta perangkat yang diperlukan (bila ada). Dengan Hak Bebas Royalti Non-Eksklusif ini Perpustakaan UIN Sunan Ampel Surabaya berhak menyimpan, mengalih-media/format-kan, mengelolanya dalam bentuk pangkalan data (database), mendistribusikannya, dan menampilkan/mempublikasikannya di Internet atau media lain secara *fulltext* untuk kepentingan akademis tanpa perlu meminta ijin dari saya selama tetap mencantumkan nama saya sebagai penulis/pencipta dan atau penerbit yang bersangkutan.

Saya bersedia untuk menanggung secara pribadi, tanpa melibatkan pihak Perpustakaan UIN Sunan Ampel Surabaya, segala bentuk tuntutan hukum yang timbul atas pelanggaran Hak Cipta dalam karya ilmiah saya ini.

Demikian pernyataan ini yang saya buat dengan sebenarnya.

Surabaya, 15 DESEMBER 2021

Penulis

(PRIVANTI ATHAYA PRABAWATI)
nama terang dan tanda tangan

2.3.1. <i>Autoregressive (AR)</i>	31
2.3.2. <i>Moving Average (MA)</i>	31
2.3.3. <i>Autoregressive Moving Average (ARMA)</i>	32
2.3.4. <i>Autoregressive Integrated Moving Average (ARIMA)</i>	32
2.4. <i>Autoregressive Conditional Heteroscedasticity (ARCH) / Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedasticity (GARCH)</i>	34
2.4.1. <i>Autoregressive Conditional Heteroscedasticity (ARCH)</i>	34
2.4.2. <i>Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedasticity (GARCH)</i>	35
2.4.3. <i>Asymmetric Power ARCH (APARCH)</i>	36
2.4.4. Uji Efek Simetris	37
2.4.5. Estimasi Parameter	38
2.5. Uji Normalitas	41
2.6. <i>Value at Risk</i>	42
2.6.1. <i>Backtesting</i>	44
2.7. Integrasi Keislaman	45
2.8. Objek Penelitian	55
III METODE PENELITIAN	59
3.1. Jenis Penelitian	59
3.2. Sumber Data	59
3.3. Analisis Data	60
3.4. <i>Flowchart</i>	63
IV HASIL DAN PEMBAHASAN	64
4.1. Data Penelitian	64
4.2. Pengolahan Data	68
4.2.1. <i>Stasioneritas Data</i>	68
4.2.2. <i>Pembentukan Model Mean : Box Jenkins</i>	70
4.2.3. <i>Pembentukan Model Variance</i>	76
4.2.4. <i>Peramalan Model Variance</i>	81
4.2.5. Uji Normalitas Model APARCH	83
4.2.6. <i>Perhitungan Value at Risk Model GARCH/APARCH</i>	84

merupakan penyakit yang disebabkan oleh virus SARS-Cov-2 (*Severe Acute Respiratory Syndrome Coronavirus 2*). Kasus pertama kali ditemukan di Provinsi Wuhan, China. Penyebaran virus yang cepat membuat WHO mengidentifikasi virus corona sebagai pandemi pada 11 Maret 2020. Status pandemi menunjukkan bahwa penyebaran penyakit sangat cepat sehingga hampir semua negara di dunia tidak dapat memastikan bahwa mereka terlindungi dari penyakit (Mona, 2020). Pemerintah di berbagai negara memutuskan untuk menerapkan *lockdown* atau karantina. Selama pandemi COVID-19, pemerintah Indonesia menerapkan kebijakan yaitu Pembatasan Sosial Berskala Besar (PSBB) untuk menekan penyebaran virus ini (Rusyida and Pratama, 2020).

COVID-19 telah menciptakan krisis serta ekonomi yang berdampak besar pada masyarakat sehingga menyebabkan terjadinya pengurangan jumlah pekerja dan meningkatnya pengangguran serta ketidakmampuan untuk memenuhi kebutuhan sehari-hari. COVID-19 telah terjadi secara masif hingga berdampak pada pertumbuhan ekonomi global tak terkecuali Indonesia. Nilai tukar rupiah melemah dan beberapa industri mengalami penurunan seperti pariwisata, perhotelan, penerbangan, makanan dan minuman serta ritel. Di sisi lain, beberapa industri lainnya mengalami peningkatan seperti *e-commerce*, layanan berbasis online, telekomunikasi dan pertanian (Gandasari and Dwidienawati, 2020).

hukum haram jika dilakukan dalam akad. Sedangkan saham diperjualbelikan dengan disertakan bukti berupa sertifikat kepemilikan. Akad atau kegiatan jual beli saham dilakukan dengan jelas dan memiliki bukti. Dalam Islam, proses jual beli dikatakan sah jika akad terpenuhi.

Harga saham sebelum terjadinya pandemi memiliki nilai yang stabil dan cenderung naik. Namun keadaan tersebut berubah setelah terdampak COVID-19. Berbagai upaya dilakukan untuk menjaga kinerja perusahaan agar produksi dapat dilakukan kembali. Terjadinya peningkatan pendapatan pada keuangan perusahaan, menjadi daya tarik perusahaan dalam menarik minat investor untuk kembali membeli saham sehingga harga saham dapat naik kembali (Tambunan, 2020). Akibat hal tersebut saat ini para investor mulai mengambil langkah untuk kembali berinvestasi dan menanamkan modalnya namun tetap memperhatikan berbagai aspek yang dapat merugikannya. Sejalan dengan Otoritas Jasa Keuangan (OJK) dalam menanggulangi adanya kelesuan dalam sektor pasar modal, berupaya untuk tetap menghadirkan serta melakukan aktivitas perdagangan yang berkelanjutan, efisien dan tertib. Dalam menjaga kelangsungan bisnis, Bursa Efek Indonesia (BEI) juga menyiapkan solusi relaksasi untuk membuat pasar modal tetap menjanjikan (Kusnandar and Bintari, 2020). Berdasarkan penelitian yang telah dilakukan oleh Ortmann et al. (2020) dapat disimpulkan bahwa investor secara signifikan meningkatkan aktivitas perdagangan mereka dengan meningkatkan deposit broker dan membuka lebih banyak akun baru. Intensitas rata-rata aktivitas perdagangan meningkat hingga 13.9% sejalan dengan kasus COVID-19 yang semakin berlipat ganda.

Dalam sektor investasi, pemilihan saham *blue chip* dimasa pandemi menjadi pilihan yang memberikan rasa aman. Saham *blue chip* merupakan saham dengan performansi serta kinerja keuangan yang baik. Secara risiko, saham *blue chip* memiliki risiko yang relatif kecil sehingga apabila terguncang oleh krisis ekonomi

perusahaan akan tetap stabil dan cepat mengalami *recovery*. Hal ini dikarenakan kemampuan mitigasi risiko yang baik serta posisi keuangan yang kuat. Saham dengan label *blue chip* memiliki kapitalisasi pasar diatas 5 triliun serta likuiditas atau prosentase kepemilikan publik yang banyak (Budiarti et al., 2017). Beberapa saham *blue chip* yang populer diantaranya saham PT. Astra International Tbk, PT. Bank Rakyat Indonesia (Persero) Tbk dan PT. Telekomunikasi Indonesia (Persero) Tbk.

PT Astra International Tbk merupakan perusahaan perdagangan yang bergerak di bidang otomotif, alat berat, konstruksi, energi, pertambangan, infrastruktur dan logistik, agribisnis, teknologi informasi serta bisnis properti di Indonesia sejak tahun 1957. Perusahaan telah bergabung dengan BEI sejak tanggal 4 April 1990. Saham PT Astra memiliki performansi baik yang ditunjukkan dengan harga saham berada disekitar nilai 5.000 hingga 8.000 dan mengalami penurunan yang selanjutnya diikuti dengan kenaikan sehingga harga saham stabil dari tahun 2015 hingga 2019. Pada bulan Desember 2019 hingga bulan April tahun 2020 harga saham mengalami penurunan hingga ke titik 3.850 (Finance, 2021b).

PT Bank Rakyat Indonesia (persero) Tbk merupakan bagian dari bank konvensional yang bekerja di bawah naungan pemerintahan Indonesia sejak tahun 1968. Saham perbankan dinilai masih layak untuk diinvestasikan oleh investor meskipun tengah mengalami pelemahan di masa pandemi ini. Pelemahan pada harga saham dinilai wajar dan hampir dialami oleh semua perusahaan tanpa terkecuali. Saham perbankan dengan kondisi fundamental yang terjaga membuat harga saham masih stabil tak terkecuali Bank BRI. Permasalahan yang dialami oleh rata-rata bank diantaranya yaitu terjadi pelambatan permintaan kredit yang disebabkan oleh penurunan aktivitas bisnis dan peningkatan rasio kredit bermasalah. Hal tersebut dapat memangkas pertumbuhan laba yang dimiliki perusahaan. Akan tetapi bisa diatasi dengan adanya inovasi produk dan layanan seperti transaksi secara online yang

penggunaanya tinggi selama masa pandemi ini. Sehingga keuangan bank masih berjalan dengan baik dan pengaruhnya terhadap harga saham tidak terlalu signifikan. Nilai saham Bank BRI dari tahun 2015 hingga 2017 mengalami kenaikan dan puncaknya pada Oktober 2017 dengan nilai saham 15.650 lalu turun secara drastis pada bulan November hingga di titik 3.300. Untuk bulan-bulan selanjutnya nilai saham mulai mengalami peningkatan sedikit demi sedikit dan stabil hingga tahun 2020 (Finance, 2021c).

PT Telekomunikasi Indonesia (Persero) Tbk adalah bagian dari badan usaha milik negara yang bergerak dalam bidang telekomunikasi dan jasa jaringan di Indonesia. Perusahaan menawarkan berbagai layanan telekomunikasi dan jaringan. Pergerakan harga saham mengalami kenaikan pada periode tahun 2015 hingga tahun 2017 dan untuk 2 tahun berikutnya harga saham mengalami penurunan tetapi masih stabil. Tahun 2019 menuju 2020 harga saham turun hingga ke angka 2.650 (Finance, 2021a). Laporan harga saham seperti ini akan dikelola dengan metode matematis hingga menghasilkan sebuah informasi yang berguna bagi investor dan pemegang saham yang selanjutnya digunakan untuk membuat keputusan dalam berinvestasi. Pada penelitian yang telah dilakukan oleh (Tambunan, 2020) menyebutkan bahwa disarankan untuk berinvestasi saham di sektor telekomunikasi saat pandemi, karena banyak perusahaan dan sekolah telah menerapkan kebijakan terkait pencegahan saat pandemi. Jika dibandingkan dengan kebutuhan jaringan internet dan kuota data sebelum pandemi COVID-19, terjadi peningkatan yang signifikan. Kebijakan yang diterapkan saat pandemi berlangsung antara lain *work-from-home* (WFH) untuk pegawai kantoran dan program *learn-from-home* (LFH) untuk pelajar dan mahasiswa, sehingga fungsi telekomunikasi menjadi sangat penting dan dibutuhkan. Jaringan internet yang memadai dapat memberikan nilai lebih kepada konsumen serta dapat mendukung kelancaran kemajuan pekerjaan dan studi di rumah.

Dengan pertimbangan bahwa saham PT. Astra International Tbk, PT. Bank Rakyat Indonesia (Persero) Tbk dan PT. Telekomunikasi Indonesia (Persero) Tbk merupakan salah satu sektor saham yang potensial sehingga tetap menarik minat masyarakat untuk berinvestasi. Oleh karena itu, dalam penelitian ini menggunakan studi kasus ketiga saham tersebut .

Dalam perdagangan saham, berbagai faktor dapat menyebabkan kenaikan maupun penurunan harga saham, sehingga fluktuasinya sangat tinggi. Kondisi demikian dinamakan sebagai volatilitas. Dalam bahasa Ekonometrika, volatilitas adalah risiko tentang nilai keamanan karena berbagai kekuatan pasar. Volatilitas bisa lebih tinggi atau lebih rendah. Volatilitas yang lebih tinggi berarti memiliki deviasi standar yang lebih tinggi dari nilai sekuritas tertentu selama periode waktu yang singkat dan volatilitas yang lebih rendah berarti memiliki deviasi standar yang lebih rendah dari nilai sekuritas tertentu selama periode waktu tersebut. Volatilitas diyakini memainkan peran penting dalam pergerakan harga. Hal ini terlihat pada nilai *return* investasi yang menunjukkan berbagai fluktuasi disertai dengan *clustering effect* (Hunjra et al., 2011). Masalah yang timbul dari proses pemodelan volatilitas diakibatkan setiap pasar memiliki performansi, ukuran serta karakteristik yang berbeda-beda sehingga estimasi model perlu dilakukan untuk mendapatkan model terbaik. Pemilihan model terbaik dilakukan agar diperoleh nilai dugaan secara tepat dan akurat. Penggunaan model yang semakin tepat dalam menggambarkan volatilitas akan memungkinkan perusahaan dan investor membuat keputusan yang tepat dalam mengambil keputusan (Sari et al., 2017).

Tidak semua data deret waktu memiliki fluktuasi volatilitas yang simetris. Terutama data finansial yang cenderung memiliki volatilitas asimetris, yaitu pergerakan volatilitas yang berbeda pada setiap perubahan harga aset (Sari, 2014). Terdapat beberapa model yang dapat digunakan untuk mengatasi masalah asimetris, salah

satunya *Asymmetric Power ARCH* atau yang biasa disebut dengan APARCH. Metode ini menawarkan berbagai penyelesaian yang sebelumnya tidak bisa terselesaikan menggunakan metode sejenis ARCH/GARCH diantaranya yaitu dapat menangkap peristiwa *fat tails* pada data *return* dan distribusi asimetris (Assaf, 2015).

Selain volatilitas, risiko juga menjadi aspek penting yang harus dicermati dalam berinvestasi. Risiko memiliki dampak pada realokasi sumber daya sehingga menyebabkan distorsi biaya, pergeseran pasokan serta perubahan ekspektasi awal. Dalam skala internasional, akibatnya adalah perlambatan pada akumulasi modal diakibatkan oleh penurunan pendapatan, penurunan transaksi, ekspansi dan usaha yang terbatas serta insentif dan peluang kewirausahaan yang tak terkendali (Cavusgil et al., 2020). Tidak ada dari kita yang tahu apa yang menyebabkan pasar saham naik atau turun. Inilah mengapa pasar saham tidak pasti. Karena tidak bisa mengontrol risiko di pasar saham, maka harus diterapkan solusi manajemen risiko agar keuntungan atas investasi bermanfaat dan menguntungkan. Pada tahun 1996, VaR telah menjadi ukuran standar untuk risiko pasar keuangan. Bank komersial dan entitas keuangan lainnya juga menggunakan VaR sebagai pelindung nilai dana dalam penggunaan operasional perusahaan. Sistem perangkat saat ini telah dirancang untuk memenuhi permintaan berdasarkan manajemen pengelolaan risiko VaR. Oleh karena itu, penting untuk menggunakan perhitungan risiko untuk memperhitungkan kerugian ekstrem (Wong, 2008).

VaR dikembangkan sebagai tanggapan dari pengelolaan risiko keuangan yang buruk. VaR merangkum keseluruhan risiko pasar yang dihadapi oleh sebuah institusi dengan tingkat kepercayaan tertentu. Prediksi yang tepat dari pergerakan ekstrem pasar sangat penting. Dalam menangani peristiwa pasar yang ekstrem perlu dilakukan pendekatan khusus. Karena semua metodologi pengukuran risiko mengasumsikan perilaku pasar stabil, maka salah satu cara yaitu dengan berfokus pada

pemodelan ekor distribusi (Assaf, 2015).

Penelitian dengan metode APARCH telah dilakukan oleh Uji Pratama (2012). Peneliti menggunakan metode APARCH untuk meramalkan kurs euro terhadap rupiah. Setelah melalui proses perhitungan didapat model APARCH terbaik yaitu APARCH(2,1) disertai dengan dengan model rata-rata bersyaratnya yaitu ARMA(0,1) yang dipilih berdasarkan nilai AIC dan SC. Hasil peramalan mendekati nilai data aktual dari kurs euro mengindikasikan bahwa hasil peramalan bernilai baik, dibuktikan juga dengan nilai MAPE sebesar 0,628597% dan tingkat kepercayaan hasil peramalan berada pada interval konfidensi 95%.

Penelitian terkait dengan volatilitas *return* saham menggunakan metode APARCH dilakukan oleh Sidadolog et al. (2020). Penelitian tersebut meramalkan volatilitas *return* saham PT Perusahaan Gas Negara (Persero) Tbk. Model terbaik APARCH(1,2) dipilih selain melihat nilai AIC juga karena semua parameter yang digunakan telah signifikan pada tingkat signifikansi 5%. Hasil peramalan untuk 14 hari kedepan mengalami peningkatan dari periode satu hingga periode ke empat belas.

Analisis estimasi risiko pada saham JII dengan VaR sebagai metode pengukuran risiko telah dilakukan oleh Sari (2014). Metode pengukuran VaR dikombinasikan dengan GJR sebagai model volatilitas ditujukan agar mendapatkan hasil perhitungan yang baik. Hasil penelitian menunjukkan bahwa metode VaR-GJR(1,1) menghasilkan pengukuran risiko dengan tingkat kepercayaan 95%. Dengan nilai investasi awal sebesar Rp. 10.000.000 dalam 1 hari berinvestasi akan mengalami kerugian pada nilai investasi awal sebesar Rp. 184.887 sedangkan dalam 7 hari akan mengalami kerugian pada nilai investasi awal sebesar Rp. 489.165.

Penelitian yang dilakukan oleh Saadah and Yozza (2016) membahas tentang peramalan pada data *return* saham dan pengukuran risiko menggunakan *Value at*

Risk pada data harga penutupan saham periode mingguan Bank Central Asia dan Bank Mandiri dari tanggal 6 Juni 2011 sampai 25 April 2016. Dan didapatkan untuk model ARMA pada Bank Central Asia yaitu ARMA (1,0) dan ARMA (0,1) untuk Bank Mandiri. Penentuan model GARCH terbaik untuk Bank Central Asia dan Bank Mandiri yaitu GARCH (1,1) karena pada kedua data parameter nya telah signifikan dan memiliki nilai parameter non-negatif. Berdasarkan hasil penelitian didapat nilai ramalan *return* saham Bank Mandiri dan Bank Central Asia mengalami penurunan sedangkan nilai ramalan ragam cenderung stabil dan ramalan volatilitasnya naik. Pada perhitungan VaR diperoleh kesimpulan yaitu risiko maksimum untuk berinvestasi pada Bank Mandiri lebih besar dibandingkan dengan Bank Central Asia maka disarankan untuk investor lebih baik berinvestasi di Bank Central Asia.

Dari pemaparan di atas, dalam membuat keputusan investasi yang baik, investor perlu memahami kemungkinan serta peluang investasi. Keputusan investasi yang salah dapat menyebabkan kebangkrutan bagi investor sehingga penting untuk memahami ide dasar dari keputusan investasi untuk mendapatkan proses penilaian yang maksimal. Dalam penelitian ini akan dilakukan perhitungan volatilitas untuk model terbaik menggunakan metode APARCH dan perhitungan risiko dengan metode Value at Risk sebagai langkah-langkah mitigasi risiko pada pemilihan investasi saham. Karena masih dalam kondisi pandemi maka dapat digunakan sebagai acuan untuk negara-negara yang sedang memerangi pandemi COVID-19 dalam melakukan investasi meskipun dihadapkan dengan banyak batasan dikarenakan penyebaran virus yang semakin menyebar luas. Sehingga dapat memberikan gambaran yang jelas kepada investor mengenai peluang investasinya di pasar konvensional.

pa negara yang telah menggunakan kebijakan tersebut dengan cara memberi fasilitas perpajakan kepada masyarakat yang berinvestasi di sektor bisnis tertentu (Indah, 2013).

Individu atau badan dengan dana berlebih dapat mengambil keputusan investasi. Investasi dalam arti yang lebih luas terdiri dari dua bagian utama, yaitu:

1. Investasi dalam bentuk (*real asset*) berupa aset berwujud seperti emas, perak, berlian, barang seni dan *real estate*
2. Investasi dalam bentuk surat berharga (*financial asset*) pada dasarnya merupakan bentuk klaim atas aset berwujud yang dikuasai oleh suatu entitas. Terdapat dua cara untuk memilih aset keuangan untuk diinvestasikan di suatu entitas:
 - a. Investasi langsung (*direct investment*) dapat didefinisikan sebagai kepemilikan langsung atas sekuritas suatu entitas yang terdaftar dan diperdagangkan secara publik serta diharapkan dapat menghasilkan pendapatan dalam bentuk dividen dan *capital gain*.
 - b. Investasi tak langsung (*indirect investment*) terjadi saat perusahaan investasi yang bertindak sebagai perantara melakukan perdagangan kembali efek yang dimiliki.

Dalam penelitian ini, investasi yang ditinjau adalah investasi dalam bentuk surat berharga (*financial asset*) berupa investasi langsung (*direct investment*).

2.1.2. Dasar Keputusan Investasi

Dalam berinvestasi diliputi proses pemahaman dasar-dasar pengambilan keputusan investasi serta bagaimana mengorganisir aktivitas dalam proses pengam-

rakan faktor dasar dan nilai yang berpengaruh terhadap harga saham di masa depan serta menerapkan hubungan antar variabel untuk memperoleh perkiraan harga saham. Untuk melakukan analisis fundamental, diperlukan pemahaman terhadap variabel-variabel yang mempengaruhi nilai intrinsik saham. Nilai tersebut akan diestimasi investor kemudian dibandingkan dengan nilai pasar saat ini sehingga terlihat harga saham tersebut *overprice* atau *underprice* (Sharesia Rusena, 2015). Terdapat pendekatan *top-down* yang digunakan dalam analisis fundamental dimulai dari, 1) indikator makroekonomi yang digunakan untuk menentukan waktu ideal dalam mengalokasikan dana dengan mempertimbangkan kondisi ekonomi secara nasional, 2) indikator industri yaitu berfokus pada tingkat pengembalian serta reaksi pasar terhadap industri, 3) indikator perusahaan untuk mengetahui serta memahami pergerakan saham dan kondisi perusahaan (Ayu Popi Haluansa, 2018).

Dalam penelitian ini dilakukan 2 tahap analisis yaitu analisis teknikal dan analisis fundamental. Analisis teknikal dilakukan pada bagian perhitungan untuk menentukan saham dengan risiko terkecil dengan perhitungan ekonometrika menggunakan metode GARCH/APARCH dan perhitungan risiko menggunakan perhitungan *Value at Risk*. Analisis fundamental dilakukan pada bagian akhir penelitian yaitu menganalisis hasil dari perhitungan pada analisis teknikal. Pada data dengan pola asimetris dibutuhkan pendekatan yang berbeda dikarenakan model linier tidak dapat menjelaskan mengenai karakteristik data seperti *volatility clustering* dan *leverage effect*. Sehingga digunakan pendekatan ekonometri untuk memodelkan. Asumsi yang harus dipenuhi untuk memodelkan data diantaranya stasioneritas, heteroskedastisitas, dan asimetris.

2.2. Stasioneritas

Stasioneritas berarti tidak ada perubahan pada data secara drastis. Fluktuasi data di sekitar rata-rata konstan dan tidak bergantung pada waktu dan varians dari fluktuasi. Stasioneritas dibagi menjadi dua, yaitu :

2.2.1. Stasioneritas dalam *Mean*

Stasioneritas dalam *mean* yaitu pada fluktuasi data di sekitar rata-rata konstan dan tidak bergantung pada waktu dan varians dari fluktuasi. Dari bentuk plot data, dapat diketahui apakah data sudah stasioner atau tidak. Jika dilihat dari plot ACF, nilai autokorelasi dari data yang telah stasioner akan turun perlahan menuju nol setelah *time lag* (selisih waktu) kedua atau ketiga.

2.2.2. Stasioneritas dalam *Variance*

Jika struktur data memiliki fluktuasi data tetap atau konstan dari waktu ke waktu, maka data *time series* dianggap stasioner terhadap variansi. Hal ini dapat dilihat dengan melihat fluktuasi data dari waktu ke waktu secara visual menggunakan plot *time series*.

Data yang telah stasioner dapat diidentifikasi melalui fungsi autokorelasi ACF dan PACF dari tabel *correlogram*

2.2.3. ACF dan PACF

1. *Autocorrelation Function* (ACF)

Fungsi ACF adalah sebagai estimator dalam analisis deret waktu, dimana autokorelasi adalah hubungan antara deret berkala pada selisih waktu (*lag*) per-

2.4.4. Uji Efek Simetris

Volatilitas merupakan variansi bersyarat data terhadap waktu. Kondisi *error* bernilai kurang dari nol atau penurunan harga aset disebut dengan *bad news* sedangkan kondisi *error* bernilai lebih dari nol atau peningkatan harga aset disebut dengan *good news*. Jika *bad news* dan *good news* memiliki efek asimetris pada volatilitas, hal ini disebut dengan *leverage effect*. *Leverage effect* dapat diamati dengan membuat plot *cross correlogram* antara kuadrat standar residu model GARCH dan *lagged* standar residu model GARCH.

Apabila korelasi kuadrat standar residu dan *lagged* standar residu model GARCH bernilai nol maka residu model ARMA tidak memiliki *leverage effect* dan dapat dimodelkan menggunakan simetris GARCH, sedangkan jika korelasinya bernilai negatif maka residu model ARMA memiliki *leverage effect* dan dimodelkan dengan asimetris GARCH (Uji Pratama, 2012). Kriteria uji dari korelasi silang yaitu jika terdapat lag keluar dari batas standar deviasi maka nilai korelasi silang berbeda signifikan dengan nol artinya terdapat pengaruh asimetris terhadap volatilitas. (Musrifah Rohmaningsih et al., 2016)

Leverage effect merupakan data yang terletak jauh dari sebagian besar data atau biasa disebut dengan outlier namun memiliki pengaruh yang besar terhadap kurva yang dihasilkan dan estimasi model dalam analisis regresi. Pengaruh yang besar disebabkan karena garis regresi ditentukan dengan meminimalkan jumlah residu kuadrat dan jumlah sampel serta jarak antar outlier dari sisaan data. Berikut contoh sebaran data apabila mengalami *leverage effect*.

- a. Menggunakan metode Maksimum Likelihood (2.31) dan (2.35) untuk memperkirakan parameter model volatilitas APARCH.
 - b. Melakukan uji untuk verifikasi model volatilitas APARCH dengan melihat nilai AIC (2.36) terendah serta telah terbebas dari asumsi heteroskedastisitas.
9. Melakukan uji normalitas menggunakan persamaan Uji *Jarque Bera* (2.37). Jika data tidak terdistribusi normal, maka dilakukan perhitungan nilai alpha prime terbaru menggunakan perhitungan *Cornish Fisher Expansion* (2.38). Perhitungan alpha prime terbaru selanjutnya akan digunakan untuk perhitungan VaR.
10. Melakukan perhitungan Value at Risk menggunakan persamaan (2.41). Perhitungan dilakukan berdasarkan nilai peramalan volatilitas menggunakan model GARCH/APARCH untuk menentukan persentasi kerugian. Metode VaR mengasumsikan return berdistribusi normal dan akan digunakan nilai Zscore untuk tingkat kepercayaan 95% yaitu 1.65.
11. Melakukan *Backtesting*. *Backtesting* dilakukan dengan menggunakan persamaan Uji *Likelihood Ratio* (2.43) untuk membandingkan nilai VaR dengan nilai *Profit&Loss* (2.42) untuk mengetahui keakuratan metode VaR yang digunakan.

Namun, pada data penutupan harian saham masing-masing memiliki nilai skewness dan kurtosis lebih tinggi dari nilai distribusi normal yang mengindikasikan bahwa distribusi ketiga saham memiliki karakteristik puncak yang tajam/*leptokurtic* dan *fat tails*. Saham ASTRA memiliki nilai *skewness* negatif yaitu -0.045626 dan kurtosis sebesar 5.932347 yang artinya data tidak berdistribusi normal, memiliki kurva dengan kemiringan ke kanan dan bersifat *leptokurtic/fat tails*. Saham BRI memiliki nilai *skewness* positif yaitu 0.799189 dan kurtosis sebesar 9.137062 yang artinya data tidak berdistribusi normal, memiliki kurva miring ke kiri dan bersifat *leptokurtic/fat tails*. Saham TELKOM memiliki nilai *skewness* positif yaitu 0.761628 dan kurtosis sebesar 7.585269 yang artinya data tidak berdistribusi normal, memiliki kurva miring ke kiri dan bersifat *leptokurtic/fat tails*. Berdasarkan hasil analisis statistik diperoleh kesimpulan bahwa ketiga saham memiliki bentuk distribusi data yang tidak normal serta mengalami heteroskedastisitas.

4.2. Pengolahan Data

Dalam mengestimasi perilaku volatilitas pada data yang dapat menyebabkan masalah *volatility clustering* atau heteroskedastisitas yang tidak dapat dimodelkan dengan model ARMA, dan efek asimetris yang tidak dapat dimodelkan dengan model ARCH atau GARCH maka digunakan pemodelan dengan APARCH. Berikut langkah-langkah dalam pembentukan model APARCH pada masing-masing perusahaan:

4.2.1. Stasioneritas Data

Langkah awal dalam pemodelan *time series* yaitu menguji apakah data telah stasioner atau tidak. Hal ini dikarenakan apabila data yang digunakan tidak stasioner maka akan menyebabkan kesalahan dalam estimasi. Pengujian stasioner

Tabel 4.11 Uji Heteroskedastisitas model GARCH Harga Penutupan Harian Saham

Saham	Prob Chi-Square	Keputusan
ASTRA	0.0198	Heteroskedastisitas
BRI	0.8133	Homoskedastisitas
TELKOM	0.0008	Heteroskedastisitas

Berdasarkan pengujian ARCH-LM didapatkan bahwa GARCH(1,1) pada Saham Astra dan Telkom masih mengalami masalah heteroskedastisitas sehingga pemodelan akan dilanjutkan menggunakan model APARCH. Sedangkan Saham BRI tidak dapat melanjutkan pemodelan APARCH karena telah memenuhi asumsi homoskedastisitas sehingga dapat dilanjutkan dengan peramalan variance. Hasil estimasi parameter GARCH ditunjukkan pada Tabel 4.12 berikut:

Tabel 4.12 Estimasi Parameter GARCH Saham BRI

Model GARCH	Parameter	Koefisien	AIC
(1,1)	ω	0.000127	-4.576837
	α_1	0.149617	
	β_1	0.599617	

Adapun model *variance* yang terbentuk berdasarkan model terbaik GARCH(1,1) untuk saham BRI yaitu $\sigma_t^2 = 0.000127 + 0.149617\varepsilon_{t-1}^2 + 0.599617\sigma_{t-1}^2$. Namun sebelum itu, saham dengan asumsi heteroskedastisitas dilakukan uji asimetris menggunakan uji *Cross Correllogram*.

a. Uji Asimetris

Uji asimetris dilakukan untuk mendeteksi gejala asimetris pada data. Kriteria pe-

pada Model Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedastic in Mean.
PhD thesis, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang.

Ayu Popi Haluansa, N. (2018). *Analisis Fundamental dan Teknikal untuk Menentukan Keputusan Investasi Saham Sub Sektor Food and Beverages yang Listing di ISSI Periode 2014 2017.* PhD thesis, Universitas Islam Negeri Walisongo Semarang.

Barua, S. (2020). Understanding Coronanomics: The Economic Implications of the Coronavirus (COVID-19) Pandemic. *SSRN Electron. J.*, (April):1–44.

Berry, Y. (2017). Perhitungan Value At Risk Dengan Pendekatan Variance- Covariance Program Studi Manajemen Universitas Komputer Indonesia Bandung. *J. Ris. Bisnis dan Manaj.*, VII(2):146–158.

Budiarti, E., Ratnaningsih, and Penangsang, P. (2017). Analisis Return Saham Bluechip dan Non Bluechip Terhadap Saham yang Tergabung dalam Indeks LQ45 di Bursa Efek Indonesia Tahun 2015. *J. Ekon. Manaj.*, 2(1):315–330.

Cahyanti, I. (2020). *Implementasi Model APARCH in Mean Menggunakan Metode Maximum Likelihood (Studi Kasus: Log Return Harga Saham Jakarta Islamic Index).* PhD thesis, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang.

Cavusgil, S. T., Deligonul, S., Ghauri, P. N., Bamiatzi, V., Park, B. I., and Mellahi, K. (2020). Risk in international business and its mitigation. *J. World Bus.*, 55(2).

Damayanti, E. N. and Kuswanto, H. (2019). Analisis Risiko Pada Return Saham Perusahaan Asuransi Menggunakan Metode VaR dengan Pendekatan ARMA-GARCH. *J. Mat. Stat. dan Komputasi*, 16(1):40–50.

- Ding, D. (2011). Modeling of market volatility with APARCH model. Technical report.
- Effendi, K. A. (2015). Determining the Best Arch/Garch Model and Comparing JKSE with Stock Index in Developed Countries. *The Winners*, 16(2):71.
- Eka, G., Safitry, V., and Kristin, Y. (2017). Penentuan Model Terbaik untuk Peramalan Data Saham Closing PT. CIMB Niaga Indonesia Menggunakan Metode Arch-Garch. *J. Stat. dan Apl.*, 1(1).
- Elvitra, C. W., Warsito, B., and Hoyyi, A. (2013). Metode Peramalan Dengan Menggunakan Model Volatilitas Asymmetric Power Arch (Aparch). *J. Gaussian*, 2(4):289–300.
- Farizah, I. (2017). *Penerapan Model GARCH dalam Mengukur Risiko Berinvestasi*. PhD thesis, Universitas Islam Negeri Alauddin Makassar.
- Finance, Y. (2021a). Perusahaan Perseroan (Persero) PT Telekomunikasi Indonesia Tbk (TLKM.JK).
- Finance, Y. (2021b). PT Astra International Tbk (ASII.JK).
- Finance, Y. (2021c). PT Bank Rakyat Indonesia (Persero) Tbk (BBRI.JK).
- Gandasari, D. and Dwidienawati, D. (2020). Content analysis of social and economic issues in Indonesia during the COVID-19 pandemic. *Heliyon*, 6(11):e05599.
- Giot, P. and Laurent, S. (2004). Modelling Daily Value-at-Risk using Realized Volatility and ARCH Type Models. *J. Empir. Financ.*, 11(3):379–398.
- Gupta, A. and Rajib, P. (2018). Do VaR exceptions have seasonality? An empirical study on Indian commodity spot prices. *IIMB Manag. Rev.*, 30(4):369–384.

- Halisa, N. N. and Annisa, S. (2020). Pengaruh Covid-19 , Nilai Tukar Rupiah dan Indeks Harga Saham Gabungan Asing Terhadap Indeks Harga Saham Gabungan Indonesia (IHSG) The Effect of Covid-19 , Rupiah Exchange Rate and Foreign Composite Stock Price Index on The Indonesian Composite Stock Pr. *J. Manaj. dan Organ.*, 11(3):170–178.
- Hamdani, I. A. (2017). *Pengaruh Beta Dan Rasio Keuangan Terhadap Return Saham Pada Perusahaan Yang Terdaftar Di Jakarta Islamic Index (Jii) Periode 2012-2015*. PhD thesis.
- Handoko, D. (2018). *Analisis Risiko Harga Saham Syari'ah Menggunakan Daily Earning At Risk (Studi pada Bursa Efek Indonesia Saham Jakarta Islamic Index Periode 2015-2017)*. PhD thesis, Universitas Islam Negeri Raden Intan Lampung.
- Hidayatullah, S. and Quدراتullah, M. F. (2017). Analisis Risiko Investasi Saham Syariah Dengan Model Value AT Risk-Asymmetric Power Autoregressive Conditional Heterocedasticity (VaR-APARCH). *J. Fourier*, 6(1):37.
- Hunjra, A. I., Aza, M., Niazi, G. S. K., Butt, B. Z., Kashif-Ur-Rehman, and Azam, R. I. (2011). Risk and return relationship in stock market and commodity prices: A comprehensive study of Pakistani markets. *World Appl. Sci. J.*, 13(3):470–481.
- Indah, N. N. (2013). *Analisis Perbandingan Kinerja Reksadana Saham Konvensional Dengan Reksadana Saham Syariah Pada PT. Danareksa Periode 2007-2011*. PhD thesis, Universitas Widyatama.
- KSEI (2019). *Annual Report 2019 Kustodian Sentral Efek Indonesia (KSEI)*. PT Kustodian Sentral Efek Indonesia.
- Kurnia Dewi Nastiti, W. (2016). *Estimasi Risiko Return Saham Perusahaan Sektor*

- Telekomunikasi di Bursa Efek Indonesia (BEI) Menggunakan Metode Conditional Value-at-Risk (CVaR) dan Value-at-Risk (VaR) dengan Pendekatan ARMA-GARCH dan Extreme Value Theory (EVT)*. PhD thesis, Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Kurniawan, J. (2013). *Penentuan Value at Risk dalam Portofolio Opimal Berdasarkan Model Minimax dengan Pendekatan Cornish-Fisher Expansion*. PhD thesis, Universitas Padjajaran.
- Kusnandar, D. L. and Bintari, V. I. (2020). Perbandingan Abnormal Return Saham Sebelum dan Sesudah Perubahan Waktu Perdagangan Selama Pandemi Covid-19. *J. Pasar Modal dan Bisnis*, 2(2):195–202.
- Mashudi, M. B. F. (2016). *Analisis Pengaruh Biaya Promosi, Ekspor, Inflasi, Kurs, Suku Bunga LPS dan Non Performing Financing Terhadap Volume Pembiayaan Perbankan Syariah di Indonesia*. PhD thesis, Institut Agama Islam Negeri Salatiga.
- Mikhratunnisa and Susilawati, T. (2018). Peramalan Kebutuhan Daya Listrik Menggunakan Model ARIMA dan Fungsi Transfer (Studi Kasus: PT. PLN (Persero) Area Sumbawa). *J. Mat. "MANTIK"*, 4(2):122–127.
- Mona, N. (2020). Konsep Isolasi Dalam Jaringan Sosial Untuk Meminimalisasi Efek Contagious (Kasus Penyebaran Virus Corona Di Indonesia). *J. Sos. Hum. Terap.*, 2(2):117–125.
- Mulya Wibowo, N., Sugito, and Rusgiyono, A. (2016). Pemodelan Return Saham Perbankan Menggunakan Exponential Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedasticity (EGARCH). *J. Gaussian*, 6(1):91–99.

- Munawaroh, S. (2010). *Analisis Model ARIMA Box-Jenkins pada Data Fluktuasi Harga Emas*. PhD thesis, Universitas Islam Negeri Malik Ibrahim Malang.
- Musrifah Rohmaningsih, N., Sudarno, and Safitri, D. (2016). Pemodelan dan Peramalanan Volatilitas pada Return Saham Bank Bukopin Menggunakan Model Asymmetric Power Autoregressive Conditional Heteroscedasticity (APARCH). *J. Gaussian*, 5(4):705–715.
- Nur Laily, V. O., Warsito, B., and I Maruddani, D. A. (2018). Comparison of ARCH / GARCH model and Elman Recurrent Neural Network on data return of closing price stock. *J. Phys. Conf. Ser.*, 1025(1).
- Ortmann, R., Pelster, M., and Wengerek, S. T. (2020). COVID-19 and Investor Behavior. *Financ. Res. Lett.*, 37.
- Perelló, J. and Masoliver, J. (2003). Random diffusion and leverage effect in financial markets. *Phys. Rev. E - Stat. Physics, Plasmas, Fluids, Relat. Interdiscip. Top.*, 67(3):4.
- Pradana, D. C., Maruddani, D. A. I., and Yasin, H. (2015). Penggunaan Simulasi Monte Carlo Untuk Pengukuran Value At Risk Aset Tunggal Dan Portofolio Dengan Pendekatan Capital Asset Pricing Model Sebagai Penentu Portofolio Optimal (Studi Kasus: Index Saham Kelompok Sminfra18). *J. Gaussian*, 4(4):765–774.
- Ramadhani, F., Sukiyono, K., and Suryanty, M. (2020). Forecasting of Paddy Grain and Rice's Price: An ARIMA (Autoregressive Integrated Moving Average) Model Application. *SOCA J. Sos. Ekon. Pertan.*, 14(2):224–239.
- Rosyidah, R. and Sukmana, R. (2018). Aplikasi Metode Autoregressive Integrated

- Moving Average (Arima) Pada Peramalan Stabilitas Bank Syariah Di Indonesia. *J. Ekon. Syariah Teor. dan Terap.*, 5(3):200–215.
- Rusyida, W. Y. and Pratama, V. Y. (2020). Prediksi Harga Saham Garuda Indonesia di Tengah Pandemi Covid-19 Menggunakan Metode ARIMA. *Sq. J. Math. Math. Educ.*, 2(1):73.
- Saadah, N. and Yoza, H. (2016). Perbandingan Resiko Investasi Bank Central Asia dan Bank Mandiri Menggunakan Model Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedasticity (GARCH). *J. Mat. UNAND*, 5(4):80–88.
- Sarah, S. (2018). *Analisis Pembentukan Portofolio Optimal Dan Pengukuran Kinerja Saham Perusahaan Indeks Sri Kehati Dan Jakarta Islamic Index (Periode 2013-2017)*. PhD thesis, Universitas Islam Negeri Syarif Hidayatullah Jakarta.
- Sari, L. K., Achsani, N. A., and Sartono, B. (2017). Pemodelan Volatilitas Return Saham: Studi Kasus Pasar Saham Asia. *J. Ekon. dan Pembang. Indones.*, 18(1):35–52.
- Sari, N. N. (2014). *Analisis Risiko Estimasi Value at Risk (VaR) Model Volatilitas Asymmetric GJGJR pada Jakarta Islamic Index*. PhD thesis, Universitas Islam Negeri Sunan Kalijaga.
- Sharesia Rusena, A. (2015). *Analisis Fundamental Dan Teknikal Pada Saham Syariah Di Indonesia (Studi Empiris: Perusahaan yang Masuk dalam JII dan ISSI di Bursa Efek Indonesia Tahun 2011-2015)*. PhD thesis, Universitas Islam Negeri Syarif Hidayatullah Jakarta.
- Siemi-Namini, S., Tavakoli, N., and Siemi Namin, A. (2019). A Comparison of

- ARIMA and LSTM in Forecasting Time Series. *Proc. - 17th IEEE Int. Conf. Mach. Learn. Appl. ICMLA 2018*, pages 1394–1401.
- Sidadolog, J. H., Sumarjaya, I. W., and Tastrawati, N. K. T. (2020). Peramalan Volatilitas Return Saham Menggunakan Metode Asymmetric Power Arch (Aparch). *E-Jurnal Mat.*, 9(3):157–164.
- Syukrila, M., Tri Herdiana, E., and Podje Talangko, L. (2015). Peramalan Closing Price Indeks Saham Menggunakan Model Asymmetric Power Autoregressive Conditional Heteroscedastic. *Univ. Hasanuddin*, pages 1–8.
- Tambunan, D. (2020). Investasi Saham di Masa Pandemi COVID-19. *Widya Cipta J. Sekr. dan Manaj.*, 4(2):117–123.
- Thadewald, T. and Buning, H. (2004). Jarque-Bera Test and its Competitors for Testing Normality - A Power Comparison. *J. Appl. Stat.*, 34(1):87–105.
- Trisnowati, Y. and Muditomo, A. (2021). COVID-19 and Stock Market Reaction in Indonesia. *J. Account. Invest.*, 22(1):23–36.
- Uji Pratama, B. (2012). *Peramalan Kurs EURO Terhadap Rupiah Menggunakan Model Asymmetric Power Autoregressive Conditional Heteroscedasticity (APARCH)*. PhD thesis, Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Umam, C. (2016). *Analisis Empiris Model Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedastic (GARCH) Dalam Estimasi Value At Risk (VaR)*. PhD thesis, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim.
- Widarjono, A. (2002). Aplikasi model ARCH kasus tingkat inflasi di Indonesia. *J. Ekon. Pembang.*, 7(1):71–82.

