

- Word Count: 5323

Plagiarism Percentage

4%

sources:

- 1 1% match (Internet from 30-Nov-2015)
<http://citation.itb.ac.id/pdf/JURNAL/Jurnal%20Teknik%20Industri%20PETRA/2012%20volume14%20issue2/18536-21828-3-PB.pdf>
- 2 < 1% match (Internet from 19-Oct-2012)
<http://ccsenet.org/journal/index.php/ijef/article/viewFile/12705/8906>
- 3 < 1% match (Internet from 27-Jun-2016)
<http://downloadily.com/docs/jurnal-teknik-industri.html>
- 4 < 1% match (Internet from 20-Jul-2010)
http://www.ims.nus.edu.sg/Programs/econometrics/files/ta_paper.pdf
- 5 < 1% match (Internet from 25-Mar-2010)
http://www.webs.uidaho.edu/envs541/Module_08/8_2.pdf
- 6 < 1% match (Internet from 04-May-2016)
<http://www.twirpx.com/file/1481432/>
- 7 < 1% match (Internet from 20-Mar-2009)
http://faculty.washington.edu/ezivot/research/Creal_Gu_Zivot_2007.pdf
- 8 < 1% match (Internet from 23-Nov-2016)
http://www.voiceofresearch.org/doc/Jun-2016/Jun-2016_13.pdf
- 9 < 1% match (Internet from 08-Apr-2010)
http://www.trakya.edu.tr/Fakulte/ziraat/Turkce/Dergi/2006_3_1/1.pdf
- 10 < 1% match (Internet from 30-Jan-2016)
<https://addi.ehu.es/bitstream/10810/11160/1/lecubarri-06-2013-ik.pdf>
- 11 < 1% match (Internet from 31-Aug-2013)
<http://ejournal.stienusa.ac.id/index.php/accounting/article/download/150/126>
- 12 < 1% match (Internet from 13-Oct-2014)
<http://www.serambimekkah.ac.id/download/Manajemen-Dan-Bisnis-Volume-3-No-3-Edisi-Mei->

[2012.pdf](#)

13

< 1% match (Internet from 15-Dec-2012)

http://digitalcommons.macalester.edu/cgi/viewcontent.cgi?article=1044&context=economics_honors_projects

14

< 1% match (Internet from 19-Oct-2015)

<http://ir.lib.ibaraki.ac.jp/bitstream/10109/8724/1/201400014.pdf>

15

< 1% match (Internet from 04-Jan-2015)

<http://jurnal.usu.ac.id/index.php/ceress/article/download/1736/980>

16

< 1% match (Internet from 01-Aug-2016)

<https://ml.scribd.com/doc/133564855/BAB-I>

17

< 1% match (publications)

[Management of Environmental Quality: An International Journal, Volume 25, Issue 5 \(2014-09-16\)](#)

18

< 1% match (publications)

[Sami N. M. Abushammala. "Testing the Weak Form Efficiency of Palestine Exchange", International Journal of Economics and Finance, 10/19/2011](#)

paper text:

Jurnal Teknik Industri, Vol. 18, No. 2, Desember 2016, 137-144 DOI: 10.9744/jti.18.2.137-144 ISSN 1411-2485 print / ISSN 2087-7439 online

3

Peramalan Multivariat untuk Menentukan Harga Emas Global David Christian^{1*}, Siana Halim¹ Abstract: Gold is one of the most enticing commodities and a very popular way of investing. Gold's price is allegedly influenced by another factors such as US Dollar, oil's price, inflation rate, and stock exchange so that its model is not only affected by its value.

The aim of this research is to determine the best

9

forecasting model and influencing factors to gold's price. This research reviews the univariate modeling as a benchmark and comparison to the multivariate one. Univariate time series is modeled

using the ARIMA model which indicates that **the** fluctuation **of the** gold prices **are**

17

following the white noise. Gold's multivariate modeling is built using the Vector Error Correction Model with oil's price, US Dollar and Dow Jones indices, and inflation rate as its predictors. Research's result shows that the VECM model has been able to model the gold's price well and all factors investigated are influencing gold's price. US Dollar and oil's price are negatively correlated with gold's price as the inflation rate is positively correlated. Dow Jones Index is positively correlated with gold's price only at its first two periods. Keywords: ARIMA; Cointegration; VAR; VECM. Pendahuluan Investasi emas dapat dilakukan dengan berbagai bentuk/wujud seperti: emas batangan, emas perhiasan, koin emas, sertifikat emas, saham perusahaan emas. Banyak kalangan bahkan hampir setiap negara di dunia menyimpan kekayaan mereka dalam bentuk emas. Amerika Serikat pada tahun 2015 menyimpan kekayaan dalam bentuk emas seberat 8.133 ton, disusul Jerman (3.381 ton), Italia (2.435 ton), Prancis (2.435 ton), dan China (1762 ton) (Holmes, [1]). Kecenderungan orang menyimpan kekayaan mereka dalam bentuk emas dikarenakan kecenderungan harga emas yang meningkat dalam jangka panjang serta kemampuan emas dalam mengatasi gejolak inflasi (Kusuma [2]). Bagaimana pun juga, kecenderungan tersebut tidak serta merta menjadikan emas sebagai pilihan utama dalam berinvestasi. Prediksi atau peramalan akan nilai tukar emas dimasa mendatang menjadi pertimbangan sebelum membuat keputusan untuk berinvestasi. Sebuah penelitian yang dilakukan oleh Botha [3] mengenai perilaku harga emas menyatakan bahwa pergerakan harga emas independen terhadap harga masa lalu dari emas. Shankari dan Manimaran [4] menemukan fakta dalam penelitian mereka bahwa harga emas mengikuti bentuk random walk dimana penelitian ini dilakukan terhadap harga emas secara khusus di India. Kedua penelitian tersebut dilakukan dengan menggunakan univariate time series modeling pada kurun waktu yang berbeda dan menghasilkan kesimpulan yang serupa.

1 Fakultas Teknologi Industri, Program Studi Teknik Industri, Universitas
Kristen Petra, Jl. Siwalankerto 121-131 Surabaya 60238. Indonesia. **Email:**
m25413002@john.petra.ac.id,

1

halim@petra.ac.id, * Penulis korespondensi Kedua penelitian ini menyatakan bahwa harga emas yang diteliti tidak dapat dimodelkan dengan hanya menggunakan data emas itu sendiri. Harga suatu komoditas tidak dipungkiri dipengaruhi oleh faktor-faktor lain disamping nilai historisnya sendiri seperti harga barang substitusi, inflasi, kondisi ekonomi, politik, dan lain sebagainya. Sepanek [5] menyatakan bahwa harga emas dipengaruhi oleh beberapa faktor diantaranya US Dollar dan tingkat inflasi. Faktor lain yang turut mempengaruhi harga emas adalah kondisi ekonomi dan politik (sahabat pegadaian [6]). Seorang pengamat pasar, Gilroy [7] menyatakan bahwa terdapat hubungan keterbalikan antara harga emas dan minyak dunia. Pengaruh faktor-faktor tersebut dapat dimodelkan secara ilmiah menggunakan pemodelan multivariat yang akan dibahas pada penelitian ini. Penelitian terdahulu telah memodelkan harga emas secara univariate dimana hanya menggunakan harga emas dalam melakukan pemodelan. Pemodelan univariat tidak dapat merepresentasikan adanya pengaruh dari variabel-variabel lain terhadap harga emas. Pengkajian akan adanya pengaruh dari variabel lain dapat dilakukan dengan melakukan pemodelan multivariat. Pada makalah ini harga emas akan dimodelkan secara multivariate. Kajian ulang pemodelan harga emas dengan menggunakan univariate modeling juga dilakukan. Kajian ulang ini dimaksudkan untuk melihat apakah pernyataan Botha[3], Shankari dan Manimaran[4] juga berlaku pada penelitian ini. Selain itu pemodelan multivariat

dilakukan dengan tujuan untuk mendapatkan model yang lebih

16

akurat serta mengetahui besaran pengaruh dari variabel- variabel lain terhadap harga emas. Pemodelan multivariat terhadap harga emas dilakukan dengan memasukkan faktor-faktor yang berpengaruh untuk mendapatkan model yang lebih baik.

Faktor-faktor yang akan dianalisis dalam penelitian ini adalah

12

US Dollar, tingkat inflasi, indeks saham gabungan (sebagai gambaran dari kondisi politik dan ekonomi), serta harga minyak mentah dunia. Metode Penelitian Pemodelan Univariat Time Series Secara garis besar, pemodelan prediksi harga emas ini dilakukan pertama-tama dengan melihat apakah data yang dimiliki bersifat stasioner ataupun tidak stasioner. Uji stasioneritas dilakukan dengan menggunakan Augmented Dickey Fuller Test. Bila data tersebut stasioner maka model ARMA(p,q) akan diterapkan pada data yang dimiliki, namun bila tidak stasioner maka Model ARIMA (p,d,q) lah yang akan digunakan. Secara ringkas metode-metode yang digunakan dapat dipaparkan sebagai berikut:

Augmented Dickey Fuller Test Augmented Dickey Fuller Test

2

adalah salah satu jenis pengujian untuk menguji stasioneritas suatu time series. Pengujian ini dilakukan dengan mengresikan difference pertama dari sebuah time series terhadap lag pertama dari time series dan k-lag dari difference pertama sebuah time series. Persamaan regresi dapat dilihat pada (1).
$$\hat{\delta}_{i,t} - \delta_{i,t-1} = \delta_{i,t} - \delta_{i,t-1}$$

$$\hat{\delta}_{i,t} + \delta_{i,t-1} (\delta_{i,t-1} - \delta_{i,t-2}) + \dots + \delta_{i,t-k} (\delta_{i,t-k} - \delta_{i,t-k-1}) = \delta_{i,t}$$

2

$$\delta_{i,t} + \delta_{i,t-1} \hat{\delta}_{i,t-1} + \dots + \delta_{i,t-k} \hat{\delta}_{i,t-k} + \delta_{i,t}$$

18

Hipotesa awal pada pengujian ini adalah $\delta_{i,t} = 0$ yang berarti bahwa $\delta_{i,t}$ tidak stasioner. Hipotesa alternatif pada pengujian ini adalah $\delta_{i,t} < 0$ yang berarti $\delta_{i,t}$ stasioner (Chan dan Cryer [8]). Integrated Autoregressive Moving Average (ARIMA) ARIMA merupakan salah satu metode pemodelan univariat untuk memodelkan $\delta_{i,t}$ difference dimana $\delta_{i,t} = \hat{\delta}_{i,t} - \delta_{i,t-1}$ merupakan sebuah proses ARMA yang stasioner. $\delta_{i,t}$ mengikuti model $\delta_{i,t} = \delta_{i,t-1} + \delta_{i,t}$ sehingga $\delta_{i,t}$ merupakan proses $\delta_{i,t} = \delta_{i,t-1} + \delta_{i,t}$. Parameter $\delta_{i,t}$ yang secara umum digunakan dalam praktek adalah 1 atau paling banyak 2. $\delta_{i,t} = \delta_{i,t-1} + \delta_{i,t}$ akan dirumuskan sebagai berikut (Chan dan Cryer [8]): $\delta_{i,t} = \delta_{i,t-1} + \delta_{i,t-2} + \delta_{i,t-1} + \delta_{i,t}$ (2) START GraMngeelarkCuakuasnality Test Melakukan uji Melakukan uji stasioneritas data kointegrasi (ADF Test) (Johansen Test) Tidak Stasioner Berkointegrasi Ya Ya Tidak Pemodelan

Pemodelan Pemodelan mengVgAuRnakan mVAenRgpgaudnaakl(a1n) menVgEguCnMakan Mengestimasi model Melakukan Diagnostic Test Melakukan Forecasting Analisis IRF End Gambar 1. Alur pemodelan multivariat time series. Pemodelan Multivariat Time Series Penentuan kausalitas antara respon variabel terha- dap prediktor variabel merupakan langkah awal pada pemodelan multivariat time series. Pada penelitian ini caulity test dilakukan dengan menggu- nakan Toda dan Yamamoto Test. Selanjutnya pre- diktor yang memiliki relasi kausalitas dengan res- pon variabel akan dimodelkan dengan VAR (Vector Auto Regressive). Bila tidak terjadi kointegrasi, maka model inilah yang akan digunakan. Namun, bila terjadi cointegrasi, maka perlu dilakukan koreksi terhadap error, untuk itu akan digunakan model VECM (Vector Error Correction Model). Diakhir pemodelan akan dilakukan analisis IRF Christian et al. / Peramalan Multivariate untuk Menentukan Harga / JTI, Vol. 18, No. 2, Desember 2016, pp. 137â€144 (Impuls Respon Function) untuk melacak pengaruh dari suatu shock yang terjadi pada suatu variabel terhadap variabel- variabel lainnya. Alur penelitian ini dapat dilihat pada Gambar 1. Secara ringkas metode-metode yang digunakan dapat dipaparkan sebagai berikut: Toda and Yamamoto Test Toda dan Yamamoto mengembangkan sebuah peng- ujian alternatif dari Granger Causality test pada ta- hun 1995 yang dikenal dengan Toda and Yamamoto augmented Granger Causality. Pengujian ini dapat digunakan pada data yang tidak stasioner pada level integrasi berapapun $d(1)$ serta pada data yang co-integrated maupun tidak. Pengujian ini berdasar- kan pada persamaan sebagai berikut:
$$\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} = \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} + 1$$
 (3) Pada persamaan (4) d menotasikan maximum order of integration, sedangkan $\hat{\alpha}$ dan $\hat{\beta}$ merupakan panjang lag optimal yang didapatkan dari kriteria informasi. Hipotesa awal dari pengujian ini adalah $H_0: \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} = 0$ atau Y tidak Granger-Causes X (Bardarova and Josheski [9]). Vector Autoregressive Model Model ini merupakan multivariate time series model yang paling sering digunakan khususnya pada ekonometrik karena relatif mudah untuk diestimasi dan sifat-sifatnya telah banyak dipelajari dalam ber- bagai literatur. Model ini dinotasikan sebagai VAR(p) dan dimodelkan sebagai:
$$\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} = \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} + 1$$
 (4) $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$ merupakan vektor berdimensi d dan $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$ merupakan matriks $d \times d$ untuk $d > 0$, $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} \neq 0$, dan $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$ merupakan susunan vektor random positif yang identik dan independen dengan mean 0 dan matriks kovarians $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}$. Model ini dapat dilakukan apabila data time series yang akan digunakan bersifat stasioner (Tsay [8]). Kointegrasi Data time series yang tidak stasioner dapat mengan- dung kointegrasi. Data non stasioner yang tidak mengandung kointegrasi dapat dimodelkan dengan menggunakan VAR dengan terlebih dahulu melaku- kan difference. Data time series non stasioner yang mengandung kointegrasi tidak dapat dimodelkan menggunakan VAR karena akan menghasilkan spurious regression. Data tersebut dapat dimodelkan menggunakan Vector Error Correction Model.
$$\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} = \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} + 1$$
 (5) $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$ menotasikan $(d-1)$ vektor yang terintegrasi pada orde pertama ($d(1)$). Yt disebut berkointegrasi apabila terdapat $(d-1)$ vektor $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} = (\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}, \hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1})\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}$ dan kombinasi linier dari vektor $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$ dan $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}$ stasioner atau $d(0)$. Vektor $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$ disebut juga dengan vektor pengkointegrasi (cointegrating vector). Jika $(d-1)$ vektor $\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$ terkointegrasi, maka akan terdapat $0 < r < d-1$ cointegrating vector yang inde- penden secara linier dimana r menotasikan derajat kointegrasi (rank of cointegration). Pengujian akan nilai r dapat dilakuan menggunakan Johansen procedure (Wang dan Zivot [10]). Vector Error Correction Model Data time series yang non stasioner dan berko- integrasi dapat dimodelkan dengan menggunakan Vector Error Correction Model seperti pada (6)
$$\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} = \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$$

$$\hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} + \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} + \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} + \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1} + \hat{\alpha}'\hat{\alpha}^{-1}\hat{\beta}'\hat{\beta}^{-1}$$

+ $\delta_{\infty} \delta_j$ (6) $\hat{\alpha} + \delta_{\infty} \delta_j$ merupakan vektor $(\delta_j \delta_j 1)$ difference dari suatu data time series, δ_j merupakan matriks $(\delta_j \delta_j \delta_j)$ yang merupakan hasil perkalian antara matriks $(\delta_j \delta_j \delta_j)$ adjustment coefficient (δ_j) dengan matriks $(\delta_j \delta_j \delta_j)$ vektor pengkointegrasi δ_j (Wang and Zivot [10]). Johansen Procedure Johansen memformulasikan suatu likelihood ratio (LR) statistics untuk menentukan rank dari matriks δ_j , pengujian ini berdasarkan nilai estimasi dari eigen values dari matriks δ_j . Johansen Procedure mula-mula akan menguji apakah terdapat kointegrasi pada data. Hipotesa awal dari pengujian ini adalah tidak terdapat kointegrasi $(\delta_j = 0)$ pada data dan hipotesa alternatif dari pengujian ini adalah terdapat kointegrasi pada data $(\delta_j > 0)$. Perhitungan nilai statistik dari pengujian ini di hitung menggunakan (7) dan kemudian akan dibandingkan dengan critical value. Nilai statistik yang lebih kecil dari critical value menyatakan bahwa hipotesa awal diterima. $\delta_j \delta_j \dots = \hat{\alpha} + \delta_j \hat{\alpha} \delta_j = \delta_j \delta_j + 1 \delta_j$ (1 $\hat{\alpha} + \delta_j \delta_j$) (7) Penolakan hipotesa awal menandakan bahwa terdapat kointegrasi $(\delta_j > 0)$, sehingga pengujian dilanjutkan dengan menguji apakah nilai $r = 1$ dan seterusnya hingga hipotesa awal ditolak (Wang dan Zivot [10]). Impulse Response Function Impulse Response Function (IRF) merupakan suatu pendekatan untuk melihat relasi antar variabel. Impulse response merupakan suatu fungsi dinamis untuk melacak pengaruh dari suatu shock yang terjadi pada suatu variabel terhadap variabel-variabel lainnya. IRF menghitung besarnya perubahan yang akan dialami oleh semua variabel pada $\delta_j > 0$ apabila terdapat perubahan/shock pada 1 variabel pada saat $\delta_j = 0$. Asumsi pada perhitungan IRF adalah $\delta_j(\delta_j) = 0$ dikarenakan mean tidak berpengaruh terhadap pergerakan respon $\delta_j \delta_j$ akibat shock. Secara matematis, tujuan dari IRF adalah untuk mencari tahu pengaruh dari perubahan $\delta_j \delta_j$ terhadap $\delta_j \delta_j + \delta_j$ untuk $\delta_j > 0$ dimana setiap elemen lain tidak berubah sehingga dapat diasumsikan bahwa $\delta_j = 0$, $\delta_j \delta_j = 0$ untuk $\delta_j \neq 0$, dan $\delta_j \delta_j = (1, 0, 0, \dots)$ δ_j . Nilai dari $\delta_j \delta_j$ untuk $\delta_j > 0$ dapat dicari menggunakan representasi MA (δ_j) dari model $\delta_j \delta_j \delta_j \dots$ (δ_j) (Tsay [8]). $\delta_j \delta_j = \delta_j \delta_j = 1 \delta_j$, $\delta_j \delta_j = \delta_j \delta_j$, $\delta_j \delta_j = \delta_j \delta_j$, $\delta_j \delta_j = \delta_j \delta_j$, $\delta_j \delta_j = \delta_j \delta_j$. Hasil dan Pembahasan

Data Data yang akan dipergunakan dalam penelitian ini adalah

11

harga emas, harga minyak mentah, tingkat inflasi di Amerika, indeks US Dollar, dan Index Dow Jones dari bulan Juni tahun 2007 hingga bulan Oktober tahun 2016. Data-data tersebut merupakan variabel-variabel yang diyakini berpengaruh terhadap harga emas. Sepanek [5] mengatakan bahwa US Dollar dan tingkat inflasi berpengaruh terhadap harga emas. Tabel 1. Sumber data penelitian Variabel Data Satuan Sumber Emas Harga USD/Troy jmbullion.com Emas JM Ounce Bullion US Indeks USD- jmbullion.com Dollar Saham Indeks Dow - jmbullion.com Jones Inflasi Tingkat Persentase Usinflationcalculator.com Inflasi di Amerika Minyak Crude Oil USD / macrotrends.net & Mentah NYMEX/ Barrel Bloomberg WTI US Dollar merupakan salah satu alternatif investasi seseorang disamping emas. US Dollar dan emas secara umum diyakini memiliki korelasi negatif dimana harga emas akan naik seiring dengan melemahnya US Dollar. Inflasi mendorong pelaku ekonomi untuk menukarkan uang dengan emas dikarenakan inflasi merujuk pada melemahnya nilai mata uang sebagai substitusi dari investasi emas. Index Dow Jones sebagai salah satu bursa saham terbesar di dunia merupakan refleksi dari kondisi politik dan ekonomi sebagai salah satu faktor yang mempengaruhi harga emas. Riset yang dilakukan oleh Gilroy [7] menyatakan bahwa harga minyak berpengaruh terhadap harga emas, sehingga harga minyak akan digunakan sebagai salah satu faktor yang akan dianalisis pula pada penelitian ini. Dugaan adanya relasi antara harga emas dan faktor-faktor tersebut akan dibuktikan menggunakan multivariate time series analysis pada bagian lain dari penelitian ini. Variabel US Dollar dan saham pada penelitian ini akan digambarkan melalui data time series dari indeks US Dollar dan indeks Dow Jones. Variabel emas dan minyak akan digambarkan menggunakan data harga emas dan minyak mentah. Variabel inflasi akan digambarkan melalui data tingkat inflasi di Amerika. Data

pada semua variabel merupakan data runtut waktu bulanan (monthly data) dengan penjelasan lengkap yang dapat dilihat pada Tabel 1. Pemodelan dengan Menggunakan Univariate Time Series. Pemodelan univariate merupakan pemodelan terhadap suatu variabel dengan hanya menggunakan variabel itu sendiri. Hasil pemodelan univariate merupakan salah satu dasar dalam melakukan pemodelan multivariate. Hasil pemodelan univariate dapat digunakan dalam menentukan variabel yang berpengaruh (granger causes) dalam pemodelan multivariate. Variabel/ faktor lain selain harga emas dapat meningkatkan akurasi dari peramalan jika hasil peramalan menggunakan penambahan faktor tersebut lebih baik dari pada peramalan tanpa adanya faktor tersebut (pemodelan univariate). Pembahasan mengenai fungsi tersebut akan dibahas pada bagian lain dari penelitian ini. Terdapat beberapa model peramalan univariate yang akan digunakan pada penelitian ini. Model-model tersebut adalah

Autoregressive (AR), Moving Average (MA), Autoregressive Moving Average (ARMA), dan Integrated Autoregressive Moving Average (ARIMA).

5

Pemilihan penggunaan model dalam pemodelan univariate bergantung pada karakteristik dari data yang akan diolah. Christian et al. / Peramalan Multivariate untuk Menentukan Harga /

JTI, Vol. 18, No. 2, Desember 2016, pp. 137-144 Gambar 2.

1

Plot harga emas Model-model peramalan AR, MA, dan ARMA hanya dapat diterapkan pada data time series yang bersifat stasioner sedangkan model peramalan ARIMA dapat digunakan untuk memodelkan data time series yang tidak stasioner. Data disebut stasioner jika memiliki mean dan varians yang konstan. Plot harga emas dari bulan Juni 2007 hingga Juni 2015 dalam satuan per US Dollar per troy ounce dapat dilihat pada Gambar 2. Pengujian mengenai stasioneritas secara lebih jelas dapat dilakukan menggunakan Augmented Dicky Fuller Test. Hipotesa pengujian ini adalah: $\delta > 0$: Data tidak stasioner (mengandung unit roots) $\delta > 1$: Data stasioner Hasil pengujian ADF dengan menggunakan software R, didapatkan bahwa nilai ADF statistic sebesar -0,56159 dan p-value = 0,9774. Hal ini menyatarakan bahwa hipotesa awal dari test ini gagal tolak, sehingga dapat dikatakan bahwa harga emas bersifat tak stasioner atau memiliki unit roots lebih dari 1. Pemodelan univariate dari harga emas selanjutnya dilakukan dengan menggunakan model ARIMA(p,d,q). Menggunakan kriteria AIC (Akaike Information Criterion), diperoleh bahwa model terbaik untuk harga emas tersebut adalah ARIMA (0,1,0). $\delta \delta' \dots \delta \delta' \delta \delta' \delta \delta'$ (0,1,0) menunjukkan bahwa fluktuasi harga emas merupakan white noise setelah mengalami difference yang pertama. Sifat fluktuasi harga emas sebagai white noise berarti bahwa pergerakan harga emas tidak dapat diprediksi apabila dimodelkan menggunakan nilainya sendiri. Harga emas sebagai sebuah white noise juga merupakan temuan dari penelitian Botha[3] serta Shankari dan Manimaran [4]. Tabel 2 Hasil pengujian Granger Causality USD Dow Jones Crude Oil US Inflation P-Value 0,02492 0,000381 0,01999 0,02472 Pemodelan dengan Menggunakan Multivariate Time Series. Pemodelan multivariate harga emas merupakan pemodelan harga emas dengan harga emas dan variabel-variabel lain yang berpengaruh sebagai prediktor. Penelitian ini akan mencoba untuk menggunakan indeks US Dollar, Indeks Dow Jones, harga minyak, dan tingkat inflasi dalam memodelkan harga emas. Variabel-variabel yang akan digunakan untuk memodelkan harga emas hanyalah variabel yang teruji berpengaruh terhadap harga emas. Pengujian tersebut akan dilakukan menggunakan Granger Causality test. Pengujian Granger Causality kemudian dilakukan dengan menggunakan Toda Yamamoto Augmented Granger Causality Test. Pengujian ini memiliki hipotesa awal yang

model kedalam bentuk VAR. Diagnostic Test dilakukan untuk memastikan apakah model yang dibentuk telah valid dan dapat digunakan untuk melakukan peramalan. Hasil transformasi model kedalam bentuk VAR dapat dilihat pada (8).

$$\begin{aligned} & \left[\begin{matrix} \delta_1 \\ \delta_2 \\ \delta_3 \end{matrix} \right] = A_1 \begin{bmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \\ \delta_3 \end{bmatrix} + A_2 \begin{bmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \\ \delta_3 \end{bmatrix} + A_3 \begin{bmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \\ \delta_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \\ \delta_3 \end{bmatrix} \\ & \text{dimana } 0,85 \leq A_1 \leq 1,26 \quad A_2 = \begin{bmatrix} 2,3 & 10,4 & 0,123 \\ 2,29 & 0,035 & 4,5 \\ 10,3 & 10,4 & 0,021 \end{bmatrix} \quad A_3 = \begin{bmatrix} 1,1 & 10,4 & 1,5 \\ 2,8 & 10,4 & 302,6 \\ 5,788 & \delta_1 & \delta_2 \end{bmatrix} \\ & = \begin{bmatrix} 154,8 & 8,48 & 4,55 \\ 1,54 & 10,3 & 1,74 \\ 6,24 & 20,23 & 0,708 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1,3 & 10,3 & 6,7 \\ 10,4 & 0,51 & 0,81 \\ 5,1 & 10,2 & 0,98 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 24,31 & 1,57 & 209,99 \\ 0,92 & 0,93 & 4,7 \\ 10,5 & 7,9 & 10,3 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 6,2 & 10,2 & 1,24 \\ 8,3 & 10,3 & 0,117 \\ 2,3 & 10,3 & 7,5 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 10,4 & 0,01 & 0,25 \\ 5,809 & 0,054 & 0,011 \\ 0,723 & 1,79 & 0,191 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0,238 & 5,6 & 10,3 \\ 21,4 & 59,27 & 0,408 \\ 0,402 & 0,36 & 3,4 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 10,4 & 0,049 & 4,203 \\ 0,252 & 14,72 & 48,4 \\ 7,2 & 10,4 & 0,38 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0,327 & 1,5 & 10,3 \\ 0,048 & 0,1 & 1,1 \\ 10,3 & 1,6 & 10,3 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 7,4 & 10,3 & 11,78 \\ 40,35 & 1,446 & 0,08 \\ 0,015 & & \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Hasil konversi model VECM menjadi VAR dengan model $\delta_1, \delta_2, \dots$ (3) dimana $\delta_1, \delta_2, \dots$ pada (8) merupakan vektor konstan ($\delta_1, \delta_2, \delta_3$) yang menotasikan mean sedangkan $\delta_1, \delta_2, \delta_3$ merupakan matriks (5×5) yang berisikan koefisien autoregressive pada lag pertama, kedua, dan ketiga. Tabel 3. Hasil Peramalan Tanggal Forecast Lower CI Upper CI Actual Error

Tanggal	Forecast	Lower CI	Upper CI	Actual	Error	
Jul-15	1.186,17	1.070,19	1.302,15	Aug-15		
Sep-15	1.199,05	997,81	1.400,29	Oct-15	1.206,25	
Nov-15	1.213,26	940,57	1.485,94	Dec-15	1.219,87	
Jan-16	1.524,19	1.226,16	892,69	Feb-16	1.559,63	
Mar-16	1.231,94	871,40	1.592,48	Apr-16	1.242,31	
May-16	1.652,10	1.237,30	851,43	1.623,18	Apr-16	1.242,31
Jun-16	1.247,23	814,56	1.679,89	Jul-16	1.256,96	
Aug-16	1.733,00	1.252,07	797,37	1.706,78	Jul-16	1.256,96
Sep-16	1.261,88	765,12	1.758,64	Oct-16	1.271,86	
Nov-16	1.098,79	1.266,86	749,94	1.783,77	Oct-16	1.271,86
Dec-16	1.136,23	1.137,46	1.153,20	1.068,28	1.074,01	
Jan-17	1.118,10	1.223,78	1.229,86	1.258,21	1.222,77	
Feb-17	1.282,11	1.336,90	1.325,30	1.332,58	1.270,52	
Mar-17	87,38	57,74	61,59	53,05	144,9	
Apr-17	145,86	108,06	8,16	7,44	-15,90	
May-17	24,46	-30,03	-79,93	-63,41	-65,71	
Jun-17	1,34	Mean	Actual	1.204,25	RMSE	

Christian et al. / Peramalan Multivariate untuk Menentukan Harga / JTI, Vol. 18, No. 2, Desember 2016, pp. 137-144

Harga Emas 2000 1500 1000 500 0

Aktual Forecast Batas Bawah Batas Atas Gambar 3. Grafik Harga Emas Langkah selanjutnya adalah melakukan diagnostic test yang terdiri dari serial correlation test, heteroscedasticity test, dan normality test pada residual model. Diagnostic test diperlukan sebagai validasi untuk memastikan bahwa error dari model telah mengikuti asumsi IIDN. Pengujian serial correlation dilakukan menggunakan portmanteau test. Hipotesa awal dari pengujian ini adalah data tidak berkorelasi secara serial. Hasil pengujian menunjukkan bahwa residual tidak berkorelasi secara serial (p -value = 0,196). Heteroscedasticity test dilakukan dengan menggunakan ARCH-LM test dengan hipotesa awal data bersifat identik (homoscedasticity). Hasil pengujian menunjukkan bahwa residual model bersifat identic (p -value = 0,3265). Pengujian normalitas residual dilakukan menggunakan Jarque-Bera test dengan hipotesa awal residual berdistribusi normal dengan skewness 0 dan nilai kurtosis 3. Hasil pengujian menunjukkan bahwa residual telah berdistribusi normal (p -value = 0,159). Hasil diagnostic test menunjukkan bahwa residual model telah memenuhi asumsi IIDN sehingga model telah tervalidasi dan dapat digunakan untuk melakukan peramalan. Model dibangun menggunakan data periode Juni 2007 hingga Juni 2015. Peramalan harga emas pada Tabel 3 merupakan peramalan untuk periode Juli 2015 hingga Oktober 2016 yang akan dibandingkan terhadap harga aktual emas. Hasil peramalan dapat dilihat pada kolom Forecast sedangkan data harga emas aktual dapat dilihat pada kolom Actual. Hasil peramalan menunjukkan adanya tren peningkatan harga emas hingga Oktober 2016, sedangkan harga aktual emas mengalami peningkatan secara long run, namun mengalami penurunan pada November 2015, Mei 2016, Agustus 2016, dan Oktober 2016. Hasil peramalan menggunakan model yang telah dibangun menunjukkan bahwa nilai aktual harga emas berada pada 95% Confidence Interval hasil peramalan model. RMSE dari peramalan sebesar 74,2 atau 6,1% dari mean harga emas aktual. Hasil ini menunjukkan bahwa model peramalan telah dibangun dengan baik dan

menunjukkan hasil yang cukup akurat. Hasil peramalan menggunakan model yang telah dibangun ditunjukkan melalui garis merah pada Gambar 3. Harga aktual emas ditunjukkan melalui garis biru, sedangkan batas bawah dan batas atas dari peramalan harga emas ditunjukkan melalui garis abu-abu dan jingga. Grafik peramalan menunjukkan bahwa hasil peramalan berada pada Confidence Interval. Impulse Response Function Granger causality test menyatakan bahwa variabel Dow Jones, US Dollar, US Inflation, dan Crude Oil membantu dalam memprediksi harga emas, namun seberapa besar dan arah dari pengaruh masing-masing variabel tidak diketahui. Pengaruh dari setiap elemen dapat diketahui menggunakan analisis Impulse Response Function (IRF). Impulse Response Function menghitung besarnya perubahan yang akan dialami oleh semua variabel pada $\delta'_i > 0$ apabila terdapat perubahan/ shock pada salah 1 variabel pada saat $\delta'_i = 0$. Hasil perhitungan Impulse Response Function untuk 10 lag kedepan dengan harga emas sebagai respon

dapat dilihat pada Tabel 4. Tabel 4 menunjukkan

15

respon harga emas pada 10 periode kedepan pada setiap peningkatan sebesar 1 poin oleh variabel-variabel lain dan dirinya sendiri. Hasil perhitungan IRF menunjukkan bahwa peningkatan indeks US Dollar pada saat ini sebesar 1 poin akan diikuti dengan penurunan harga emas sebesar \$ 6,24 per troy ounce pada 1 bulan kedepan, \$ 10,75 pada 2 bulan dari sekarang, dan penurunan sebesar \$12,3 pada 10 bulan dari sekarang. Peningkatan tingkat inflasi sebesar 1% pada saat ini akan meningkatkan harga emas sebesar \$ 20,2 pada 1 bulan dari sekarang dan \$ 52,8 pada 10 bulan kedepan. Peningkatan harga minyak sebesar 1 dollar pada saat ini akan menurunkan harga emas sebesar 1,73 dollar pada bulan depan dan 3,43 dollar 10 bulan dari sekarang. Peningkatan indeks Dow Jones sebesar 1 poin pada saat ini akan mengakibatkan harga emas meningkat pada bulan pertama dan kedua di masa yang akan datang, namun akan menurunkan harga emas setelah 2 bulan. Hasil analisis melalui Impulse Response Function menunjukkan bahwa indeks USD dan harga Crude Oil memiliki korelasi negatif terhadap harga emas, sedangkan tingkat inflasi memiliki korelasi positif dengan harga emas. Indeks Dow Jones memiliki Tabel 4. Impulse Response Function Lag Gold Dow Jones Crude Oil 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 0,8529 0,9016 0,9029 0,9479 0,9387 0,9473 0,9456 0,9455 0,9409 0,9423 0,0015 -1,7375 0,0022 -2,1688 -0,0103 -2,8751 -0,0118 -3,0648 -0,0108 -3,4577 -0,0124 -3,3839 -0,0140 -3,4066 -0,0132 -3,3758 -0,0134 -3,4124 -0,0136 -3,4334 USD US Inflation -6,2410 20,2293 -10,7522 16,4307 -12,1128 19,4323 -12,7388 24,1471 -13,2747 31,5574 -12,8244 36,5892 -12,6043 41,7918 -12,3614 46,1491 -12,3356 49,9273 -12,3023 52,8193 korelasi positif dengan emas pada periode pertama dan kedua pada masa yang akan datang, dan memiliki korelasi negatif setelahnya. Korelasi negatif antara USD dan emas menunjukkan bahwa pelemahan USD akan mendorong pelaku ekonomi untuk menyimpan uangnya dalam bentuk emas guna mempertahankan daya beli. Korelasi positif harga emas dan inflasi menunjukkan bahwa nilai dari emas tidak tergerus oleh inflasi, sehingga mendukung pernyataan investasi emas disebut mampu menahan gejolak inflasi (Kusuma [2]). Simpulan Pemodelan univariat harga emas menunjukkan bahwa harga emas mengikuti model ARIMA (0,1,0) yang berarti fluktuasi harga emas merupakan white noise. Fakta tersebut menyatakan bahwa harga emas tidak dapat dimodelkan hanya dengan menggunakan data historisnya sendiri. Fakta penelitian ini didukung oleh temuan serupa oleh J.P. Botha [3] serta Shankari dan Manimaran [4]. Pemodelan multivariat untuk memodelkan harga emas dilakukan menggunakan Vector Error Correction Model (VECM) dikarenakan variabel-variabel yang digunakan bersifat nonstasioner dan berkointegrasi. Hasil penelitian menunjukkan bahwa harga emas dipengaruhi oleh indeks US Dollar, indeks Dow Jones, harga minyak mentah, dan tingkat inflasi. Indeks US Dollar dan harga minyak mentah memiliki korelasi negatif terhadap harga emas, sedangkan tingkat inflasi berkorelasi positif dengan harga emas. Indeks Dow Jones

berkorelasi positif dengan harga emas hanya pada lag pertama dan kedua. Daftar Pustaka 1. Holmes, F., Top 10 Countries with The Largest Gold Reserves,

Forbes. Retrieved from <http://www.forbes.com/sites/greatspeculations/>

13

2016/05- /26/top-10-countries-with-the-largest-gold-reser- ves/2/#56ea23cc15c3 on 25 July 2016. 2. Kusuma, D. M., Ini Keuntungan Investasi Emas Batangan dalam 2 Tahun. Detik Finance. Re- trieved from <http://finance.detik.com/berita-eko- nomi-bisnis/d-3028781/ini-keuntungan-investasi- emas-batangan-dalam- 2-tahun> on 25 July, 2016. 3. Botha, J. P., The Random Walk Model and The Behaviour of Gold Price: A Note, 1980. 4. Manimaran, S., and Shankari, S., An Empirical Investigation of Random Walks in Gold Price Movement, Global Journal of Commerce & Management Prespective, 2015. 5. Sepanek, E., How These 10 Factors Regularly Influence Gold Prices. Scottsdale. Retrieved from

<http://www.sbcgold.com/blog/10-factors-regularly-influence-gold-prices/>

8

on 25 July 2016. 6. Sahabat Penggadaian, 5 Faktor yang Mempe- ngaruhi Harga Emas Naik dan Turun. Sahabat Pegadaian. Retrieved from <http://sahabatpega- daian.com/emas/5-faktor-harga-emas-naik-dan- turun> on 25 July 2016. 7. Gilroy, A., Why Gold and US Dollar have an inverse relationship.

Yahoo Finance. Retrieved from <http://finance.yahoo.com/news/>

14

[why-gold-us- dollar-inverse-170016117.html](http://why-gold-us-dollar-inverse-170016117.html) on 25 July 2016. 8. Chan, K. S., & Cryer, J. D.

Time Series Analysis With Applications in R. New York, Springer,

10

2008. 9. Bardarova, S. and Josheski, D., Causal Relation- ship between Wages and Prices in R. Macedonia: VECM Analysis. Munich Personal RePEc Achieve, 2013. 10.

Tsay, R.S. Multivariate Time Series Analysis With R and Financial Applications. New Jersey, Wiley,

6

2014. 11. Wang, J., and Zivot, E.,

Modeling Financial Time Series with S-Plus, Second Edition. New York, Springer,

7

2006. Christian et al. / Peramalan Multivariate untuk Menentukan Harga / JTI, Vol. 18, No. 2, Desember 2016, pp. 137-144 Christian et al. / Peramalan Multivariate untuk Menentukan Harga / JTI, Vol. 18, No. 2, Desember 2016, pp. 137-144 Christian et al. / Peramalan Multivariate untuk Menentukan Harga / JTI, Vol. 18, No. 2, Desember 2016, pp. 137-144 Christian et al. / Peramalan Multivariate untuk Menentukan Harga / JTI, Vol. 18, No. 2, Desember 2016, pp. 137-144 137 138 139 140 141 142 143 144