Analisis Volatilitas pada Hubungan Dinamis antara Nilai Tukar, Tingkat Suku Bunga dan IHSG

Yasir Maulana¹, Nadya Lovita yasir@uniku.ac.id

¹Program Studi Manajemen Universitas Kuningan

Abstract

This paper investigates the dynamic relationship between exchange rate, interest rate and stock market of Indonesia from 2008 to 2017. We estimate long memory and asymmetric volatility in dynamic correlations between these variables using the VAR, FIAPARCH and DCC approach. We endogenously detect the volatility shift dates and investigate the relation between the dynamic correlations. Result reveal that there is a strong evidence of asymmetric and long memory in all volatility return series. Asymmetric volatility for unexpected news on the stock market shows a positive result, volatility is affected by negative shocks compared to positive shocks for the stock market. And negative results for the forex and bond markets. Positive shock for the forex market and bond market will lead to negative sentiment. In addition, the dynamic correlation between bonds and the stock market is always found in negative and positive correlation between bond and exchange rate shows the same result as in other developing countries. Volatility shifts in these market returns by estimate the multiple breakpoint in daily data. Periods of relatively high and low volatility are defined regardless of whether a financial crisis is the true cause. The source of the upwards volatility shifts from external, not caused by Indonesia's global politic-economic financial conditions. One of the main findings of the model analysis is volatility shock creates abrupt changes in dynamic correlation, but the effect only in short term. For policy makers and investor do not need to react to volatility shocks to prevent long-term transmission between these markets. Investors with cross hedge positions in this market can maintain their allocations.

Key words:

Exchange rate; interest rate; stock market; dynamic conditional correlation; volatility shift contagion

PENDAHULUAN

Di abad global yang semuanya sudah terkoneksi termasuk pasar keuangan, maka menjadi penting untuk memahami saling ketergantungan hubungan antara pasar keuangan. Seperti kita ketahui bersama, sangat penting untuk memahami saling ketergantungan antara tiga pasar keuangan utama, nilai tukar (pasar mata uang), pasar obligasi dan pasar modal (saham). Karena pemahaman ini berguna tidak hanya bagi akademisi, tetapi juga bagi investor dan kebijakan. Investor pembuat memantau hubungan antara ketiga pasar keuangan untuk mengembangkan strategi portofolio. Bagi pembuat kebijakan, pemahaman ini akan membantu dalam analisis ketiga pasar keuangan untuk mengadopsi kebijakan yang tepat yang dapat mempengaruhi keputusan kebijakan moneter dan fiskal.

Penelitian ini bermaksud untuk mengetahui hubungan dinamis, dalam mengetahui adanya pengaruh asimetris pada ketiga pasar keuangan. Model yang dapat digunakan adalah dengan model Vector Autoregressive (VAR) dan model FIAPARCH. Model **FIAPARCH** digunakan karena sifat dasarnya yang sangat fleksibel dan dapat menangkap beberapa sifat volatilitas seperti long memory, asimetris, leverage effect dan

Kerangka kerja FIAPARCH kurtosis. memperhitungkan memori panjang, efek daya, istilah leverage, dan korelasi waktu bervariasi. Temuan empiris yang menunjukkan bukti pergerakan yang berubah-ubah waktu, kegigihan yang tinggi dari korelasi bersyarat dan korelasi dinamis berputar di sekitar tingkat yang konstan dan proses dinamis tampaknya menjadi pembalikan rata-rata. Selain itu, model FIAPARCH univariat sangat berguna dalam memperkirakan eksposur risiko pasar untuk portofolio sintetis saham dan mata uang (Abed et al, 2016).

Penelitian mengenai hubungan diantara ketiga elemen pasar keuangan yang dilakukan oleh Sensoy & Sobaci (2014) adanya menemukan perubahan pada dynamic correlations (yang disebabkan oleh *volatility shocks*) yang hanya berlaku untuk jangka pendek sehingga pengambil kebijakan tidak perlu merespon terhadap volatilitas shock untuk pencegahan di jangka panjang antar pasar tersebut. Sedangkan pada penelitian kali ini juga digunakan untuk para pengambil kebijakan terhadap keputusan apakah harus dilakukan atau tidaknya reaksi terhadap shock. Kebijakan merespon volatility bereaksi pada volatility shock ini akan berguna dalam mencegah contagion effect

yang mungkin merugikan dalam jangka panjang. Jika terdapat kesalahan dalam memberikan reaksi maka akan menyebabkan intervensi yang tiba-tiba dan berat (sudden and severe) terhadap pasar uang oleh bank sentral yang dilakukan pada turbulensi/ krisis, peristiwa atau reaksi ini bisa menyebabkan loss dalam jumlah besar untuk cadangan mata uang pada akhirnya asing, yang akan menghasilkan hasil yang sama saat tanpa intervensi pada mata uang.

Paper ini akan memfokuskan pasar di negara berkembang, lebih tepatnya Indonesia. **Politik** dan pertumbuhan ekonomi di negara Indonesia masih menuju pertumbuhan yang stabil. Peneliti ingin mengkaji hubungan dinamis antara tiga indikator utama kinerja ekonomi dan keuangan suatu negara, yaitu nilai tukar, suku bunga dan Indeks harga saham di Indonesia.

Berdasarkan latar belakang dan perumusan masalah yang telah dijelaskan di atas penelitian ini bertujuan sebagai berikut:

- Mengetahui hubungan dinamis antara nilai tukar rupiah terhadap dolar Amerika, tingkat suku bunga dan pasar saham di Indonesia,
- (2) Mengetahui adanya *volatility shift* contagion pada nilai tukar rupiah

- terhadap dolar Amerika, tingkat suku bunga dan pasar saham di Indonesia,
- (3) Mengetahui adanya *long memory effect* dan *asimetric effect* diantara nilai tukar rupiah terhadap dolar Amerika, tingkat suku bunga dan pasar saham di Indonesia

TINJAUAN TEORITIS

Adanya shock dan contagion effect pada pasar keuangan selama periode krisis di Asia yang disebabkan oleh berbagai faktor, maka banyak peneliti yang memfokuskan penelitiannya pada financial contagion dan membuktikan adanya peningkatan yang signifikan pada korelasi lintas negara terhadap return dan volatilitas saham pada wilayah tersebut (Sachs et al., 1996). Sedangkan, pada penelitian lain ada yang memperhitungkan setelah adanya heteroskedastisitas tidak ditemukan adanya peningkatan yang signifikan untuk korelasi antara asset returns pada pasangan negaranegara yang terkena krisis sehingga dapat disimpulkan bahwa tidak ada efek hanya contagion, tetapi saling ketergantungan. Menurut **Forbes** Rigobon (2002), contagion didefinisikan sebagai suatu peningkatan yang signifikan pada *co-movement* antar pasar. Pada setiap tingkat korelasi pasar yang tinggi akan menunjukkan adanya hubungan kuat antara kedua ekonomi yang didefinisikan dengan hubungan saling ketergantungan (interdependence).

Model FIAPARCH meningkatkan fleksibilitas spesifikasi varians bersyarat memungkinkan respons dengan (a) volatilitas asimetris terhadap guncangan positif dan negatif, (b) data untuk menentukan kekuatan pengembalian di mana struktur yang dapat diprediksi dalam pola volatilitas adalah yang terkuat, dan (c) ketergantungan volatilitas jangka panjang. Ketiga fitur dalam proses volatilitas pengembalian aset memiliki implikasi besar bagi banyak paradigma dalam ekonomi keuangan modern. Keuntungan lain yang penting dari memiliki model **FIAPARCH** adalah bahwa ia menyarangkan formulasi tanpa efek daya dan yang stabil sebagai kasus khusus. Ini memberikan kerangka kerja yang mencakup dua kelas spesifikasi yang luas ini dan memfasilitasi perbandingan di antara mereka.

Bukti yang diberikan oleh Tse (1998) menunjukkan bahwa model FIAPARCH dapat diterapkan pada nilai tukar yendolar. Masalah penelitian yang menarik adalah untuk mengeksplorasi bagaimana umum berlaku formulasi ini untuk berbagai data keuangan. Sebelumnya sudah banyak penelitian mengenai hubungan antara exchange rate dengan interest rate, dimana

salah satunya dilakukan oleh Hacker et al. (2012). Penelitiannya menyelidiki ada kemungkinan hubungan kausal antara differential interest rate dan spot exchange rate di tujuh pasang negara yang berbeda. Hasil penelitian ditemukan bahwa differential interest rate mempengaruhi nilai tukar dan penelitian juga menunjukan hubungan yang negatif pada waktu yang pendek dan adanya hubungan positif untuk jangka waktu yang panjang. Dimitriou et al. (2013) mengkaji hubungan dinamis antara nilai tukar utama selama Krisis Keuangan Global dan Krisis Utang Negara Zona Euro. Mereka memperluas literatur sebelumnya tentang hubungan limpahan volatilitas di antara mata uang dengan mempertimbangkan hipotesis paritas suku bunga yang terungkap untuk 2004–2015. Hasilnya menunjukkan bahwa Dolar Kanada dan Pound **Inggris** Raya dipengaruhi terutama oleh Dolar AS selama dua krisis karena ikatan keuangan dan ekonomi yang kuat di antara tiga ekonomi. sementara Yen Jepang menunjukkan bukti mata uang safe haven. Mereka juga memberikan bukti berbagai kerentanan mata uang terhadap kedua yang menyiratkan peningkatan krisis, manfaat diversifikasi portofolio, karena memegang portofolio dengan mata uang yang beragam tidak terlalu rentan terhadap risiko sistematis. Hasil ini menunjukkan bahwa pembuat kebijakan perlu

mengadopsi bentuk koordinasi kebijakan moneter yang lebih ketat di antara bank sentral, karena kerentanan mata uang yang berbeda di seluruh periode yang bergejolak mengungkapkan kemungkinan kebijakan moneter yang tidak kooperatif. Andries et (2017), dimana mereka kembali meneliti adanya hubungan antara interest rate dengan nilai tukar di sebuah negara kecil yang sedang berkembang yaitu Romania. Penelitiannya yang menggunakan metode wavelet menemukan bahwa pada jangka waktu yang pendek hubungannya adalah negatif, sedangkan jangka waktu yang pada panjang ditemukan hasil yang positif.

Connolly et al. (2005) meneliti dan menemukan bahwa ketidakpastian pasar saham merupakan pendorong yang utama dari adanya perubahan korelasi diantara pasar saham dengan obligasi. Investor melakukan penyeimbangan portofolio dari saham ke obligasi pada saat terjadi peningkatan ketidakpastian pasar saham. Kemudian, oleh Chiang et al. (2015) selanjutnya menemukan bahwa ketidakpastian pada pasar keuangan ini ketidakpastian membuat pada pasar obligasi serta pasar saham. Kemudian oleh Lin et al. (2017), yang menunjukkan hubungan wavelet mempunyai ketergantungan jangka pendek dan jangka panjang antara saham dan obligasi yang

bervariasi antar waktu ke waktu. Hubungan positif yang signifikan ditemukan pada data yang memiliki frekuensi yang tinggi, khususnya pada periode krisis. Selain itu diteliti juga dampak dari ketidakpastian pasar keuangan terhadap hubungan time varying return pada saham dan obligasi. Penelitian ini dapat membuktikan bahwa volatilitas dapat berpengaruh indeks negative terhadap hubungan time varying antara saham dan obligasi.

Beberapa penelitian sebelumnya mengenai hubungan antara exchange rate dengan pasar saham, diantaranya yang dilakukan oleh Tsai (2012) mengenai hubungan antara harga saham dengan nilai tukar pada enam negara di Asia berdasarkan efek dari keseimbangan portfolio. Hasil penelitian menunjukan hubungan signifikan negatif diantara dua variable ketika nilai tukar sedang tinggi atau rendah. Hasil dari koefisien negatif ini mendukung adanya efek keseimbangan portofolio pada kedua pasar tersebut, yang menyatakan bahwa meningkat/ menurunnya imbal hasil dari indeks harga saham akan menyebabkan menurun/meningkatnya nilai tukar, yang berarti menguatnya nilai tukar mata uang lokal (terdepresiasi). Sementara dalam penelitian Moore dan Wang (2014)menemukan adanya timevarying correlation yang signifikan antara dua

series waktu dengan menggunakan pendekatan DCC yang menunjukkan bahwa pasar saham Amerika Serikat mempengaruhi perekonomian negaranegara di Asia melalui nilai tukar dan pasar

METODE PENELITIAN

Data yang digunakan adalah time series data harga penutupan indeks harga saham gabungan (IHSG) waktu harian dari tanggal 1 Desember 2008 sampai dengan 31 Mei 2017. Tingkat suku bunga diambil dari data yield suku bunga obligasi pemerintah untuk tenor 10 tahun dan data nilai tukar rupiah terhadap Dolar Amerika. Data harian digunakan dengan harap dapat lebih merepresentasikan kondisi yang sebenarnya apabila dibandingkan dengan data mingguan, bulanan, kuartalan atau sehingga akan memberikan tahunan, gambaran yang lebih baik atas dinamika pergerakan variabel-variabel yang diteliti. Pada tingkat suku bunga, pergerakan hariannya diambil dari first differences sebagai berikut:

$$r_{IR,t} = \Delta IR_t = IR_t - IR_{t-1}$$

Sedangkan untuk nilai tukar dan indeks harga saham, digunakan return yang aktual sebagai berikut: saham lokal. Kemudian penelitian ini menemukan adanya korelasi dinamis dimana adanya hubungan negaitf diantara dua series antara pasar saham dengan pasar valuta asing.

$$r_{USDIDR,t} = (USDIDR_t - USDIDR_{t-1})/$$

$$USDIDR_{t-1}$$

$$r_{IHSG,t} = (IHSG_t - IHSG_{t-1})/IHSG_{t-1}$$

Langkah pertama dilakukan estimasi model VAR untuk menangkap adanya *joint dynamics*:

$$\mathbf{r_t} = \mathbf{\phi_0} + \mathbf{\phi_1} \mathbf{r_{t-1}} + \dots + \mathbf{\phi_p} \mathbf{r_{t-p}} + \mathbf{\varepsilon_t}$$

dengan $r_t = [r_{1,t}, ..., r_{n,t}]'$ adalah vektor pada n asset return, p adalah orde dari VAR, φ_0 adalah vektor konstan dengan panjang n, ϕ adalah matriks koefisien, dan $\varepsilon_t = [\varepsilon_{1,t}, ..., \varepsilon_{n,t}]'$ adalah vektor dari VAR residual. Diterapkannya skema dari VAR adalah untuk mendapatkan rata-rata residual nol (zero mean residuals). Dapat dinyatakan bahwa berdasarkan sifatnya, variabel penelitian memiliki hubungan yang kuat satu dengan yang lainnya dimana hubungan tersebut perlu dicerminkan pada residual.

Langkah berikutnya adalah memodelkan *conditional volatilities* dari model *univariate* FIAPARCH(1,d,1) dengan model Tse (1998):

$$\sigma_t^\delta = \omega + \{1 - [1 - \beta(L)]^{-1} \phi(L) (1 - L)^d\} (|\varepsilon_t| - \gamma \varepsilon_t)^\delta$$

dengan $\omega \in (0, \infty)$, $|\beta|$ dan $|\phi| < 1$, $0 \le$ $d \leq 1$, γ adalah koefisien *leverage*, dan δ adalah parameter untuk kekuatan hubungan yang mempunyai batasan nilai $(1 - L)^d$ sedangkan positif, adalah financial differencing operator yang dinyatakan dalam bentuk fungsi hipergeometrik. Korelasi dinamis antar variabel yang dianalisa pada penelitian diperoleh dengan pendekatan DCC model oleh Engle (2002). Dengan $y_t = [y_{1t}, y_{2t}]'$ menjadi vektor 2x1 yang mengandung variabel untuk dianalisis dalam penelitian dalam persamaan conditional mean berikut:

$$y_t = \mu + \varepsilon_t \operatorname{dan} \varepsilon_t | \xi_{t-1} \sim N(0, H_t)$$

dengan μ adalah vector konstan 2x1 dan $\varepsilon_t = [\varepsilon_{1t}, \varepsilon_{2t}]$ adalah vector dari innovation conditional pada informasi dengan waktu $t-1(\xi_{t-1})$. Error term

diasumsikan *multivariate conditional* yang normal dengan rata-rata nol dan matriks dari *variance–covariance* adalah sebagai berikut:

$$H_t = D_t R_t D_t$$

dengan D_t adalah matriks diagonal 2x2 pada standar deviasi untuk waktu yang beragam dari model univariate GARCH dengan $\sqrt{h_{i,t}}$ pada diagonal ith. R_t adalah matriks 2x2 *time-varying* yang simetris untuk *conditional correlation*. Seperti yang ditunjukkan elemen pada D_t termasuk pada univariate GARCH dengan persamaan berikut:

$$h_{i,t} = \omega_i + \alpha_i \varepsilon_{i,t-1}^2 + \beta_i h_{i,t-1}$$

dengan ω_i adalah konstan term, α_i dapat menangkap adanya efek ARCH yaitu volatilitas bersyarat dan β_i untuk mengukur persistence dari volatilitas. Persamaan untuk model DCC adalah:

$$Q_t = (1 - \alpha - \beta)S + \alpha \varepsilon_{t-1} \varepsilon'_{t-1} + \beta Q_{t-1}$$

dengan $Q_t = [q_{ij,t}]$, $S \equiv [s_{ij}]$, $Q_t^* = diag\{Q_t\}$, α dan β adalah parameter skalar non negatif dengan syarat $\alpha + \beta < 1$. Hasil dari model tersebut adalah DCC. Karena Q_t pada persamaan diatas tidak mempunyai elemen unit diagonal, maka diskalakan untuk mendapatkan matriks korelasi R_t yang tepat:

$$R_t = \{Q_t^*\}^{-1/2} Q_t \{Q_t^*\}^{-1/2}$$

Berdasarkan metode multiple breakpoint Bai & Perron (1998) digunakan untuk keperluan menganalisis perubahan dalam struktur data time series dengan mengidentifikasi struktural break. abrupt changes pada korelasi ini dapat diantisipasi terlebih dahulu dengan contagion effect, dengan gambaran seperti pada grafik DCC. Untuk membuktikannya akan diestimasikan dengan menggunakan persamaan Sensoy dan Sobaci, (2014):

$$\rho_{ij,t} = \nu_0 + \nu_1 \rho_{ij,t-1} + \sum_{k \in upward\ volatility\ shift\ pada\ i\ atau\ j} \nu_k D_k + \eta_{ij,t}$$

Mengacu pada volatility shift yang sudah didapatkan dari uji Multiple Breakpoint sebelumnya, kemudian diketahui tanggal break untuk upward volatility shift. Dari formula diatas, *lag* pertama pada korelasi dinamis kemudian dimasukkan pada model regresi untuk menghilangkan efek dari serial correlation. Dummy D_k adalah variabel yang memiliki nilai 1 apabila berada diantara dua upwards yang berturut-turut pada volatility shift (yaitu dua garis merah yang putus-putus pada grafik Dynamic Conditional Correlation) dari pasangan dua variabel yang terkait dan nilai 0 (null) untuk yang lainnya.

HASIL PENELITIAN

Penelitian ini berfokuskan pada pasar emerging country yaitu Indonesia. Dimana Indonesia merupakan negara berkembang yang paling penting di ASEAN yang sekaligus memainkan peran penting dalam perdagangan dan keuangan global. Data series dibentuk model VAR-FIAPARCH-DCC dan kemudian akan dilakukan pengujian maupun analisis terhadap

outputnya. Analisis dilanjutkan dengan menganalisis pergeseran volatilitas (volatility shift) yang membuat perubahan (changes) yang signifikan dalam k π orelasi dinamis dengan menggunakan analisa regresi yang menggunakan dummy.

Uji Deskriptif Statistik

Tabel 1 menunjukkan nilai statistik deskriptif dapat dilihat dari nilai return yang memiliki rata-rata *return* yang paling besar selama masa penelitian ini adalah indeks harga saham gabungan (IHSG), yang kemudian diikuti oleh nilai tukar rupiah terhadap Dollar US. Namun, apabila dibandingkan untuk rata-rata return harian pada pasar modal ini jauh lebih tinggi dibandingkan dengan rata-rata pada exchange rate. Akan tetapi disisi lainnya, perubahan interest rate pada obligasi menunjukkan hasil return yang negatif pada rata-rata hariannya yaitu sebesar -0.00004. Nilai minimum dan maksimum menunjukkan bahwa terjadinya volatilitas pada ketiga pasar yang signifikan.

Return Series	USDIDR	Interest Rate	IHSG	
Panel A: Statistik Deskriptif				
Minimum	-0.096	-0.0108	-0.0888	
Mean	5.76E-05	-3.97E-05	0.0008	
Maximum	0.0758	0.0057	0.0763	
Median	0.0002	-1.28E-05	0.0011	
Standard Deviation	0.0057	0.0009	0.0119	
Skewness	-1.6423	-1.4717	-0.0435	
Excess kurtosis	60.7428	20.4143	8.2199	
Jarque Bera	290041.7	27046.17	2363.283	
Panel B: Uji Unit Root				
ADF	-54.659***	-33.307***	-28.605***	
KPSS	0.2868	0.1216	0.1505	
Jumlah Observasi	2081	2081	2081	

Tabel 1. Deskriptif Statistik dan Uji *Unit Root* pada Return Series

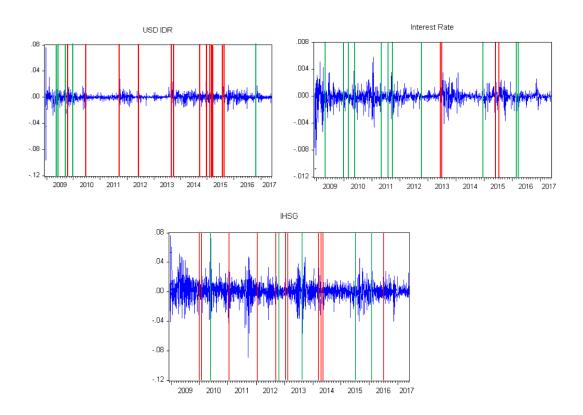
Volatilitas unconditional yang diukur standar deviasi menunjukkan dengan bahwa volatilitas pada return IHSG lebih besar dua kali lipat dibandingkan dengan nilai tukar, dan sebelas kali lipat lebih besar dibandingkan dengan interest rate. Nilai skewness menunjukkan bahwa nilai ketiga pasar tidak terlihat return distribusinya secara simetris, yaitu nilai skewness yang negatif memberikan gambaran data condong ke kiri. Nilai kurtosis menunjukkan bahwa nilai return ketiga pasar terdapat leptokurtic excess kurtosis yang mengindikasi adanya ekor gemuk (fat tails). Skewness dan koefisien pada kurtosis memperlihatkan semua return series jauh dari distribusi normal.

Normalitas diuji dengan menggunakan uji Jarque-Bera yang menunjukkan hasil adanya ketidaknormalan pada tingkat signifikan 1% untuk semua *return series*.

Panel B memperlihatkan hasil uji stasioneritas untuk semua return series. Uji Augmented Dickey-Fuller (ADF) yang menolak hipotesis nol dari unit root untuk semua return series dengan level signifikansi 1%. Begitu juga dengan uji Kwiatkowski-Phillips-Schmidt-Shin

(KPSS) tidak menolak stasioneritas untuk return pada tingkat signifikansi 1%. Oleh karena itu, untuk semua data return pada setiap pasar adalah memiliki data yang stasioner.

^{*, **,} dan *** menunjukkan signifikansi pada level 10%, 5% dan 1%.



Gambar 1. Volatility Shift

Gambar 1 menunjukkan plot dari return residual harian semua variabel time series. Volatility shift pada ketiga variabel tersebut terlihat pada garis yang berwana merah dan hijau menandakan masing-masing upwards dan downwards shift. Volatility (pengelompokan clustering volatilitas) muncul pada semua time series, misalnya pada perubahan besar (kecil) cenderung diikuti oleh perubahan besar (kecil) selama beberapa hari berturut-turut. yang Karakteristik ini menunjukkan adanya conditional heteroscedasticity pada proses varians return series. Series ini mengarahkan penggunaa spesifikasi dari model **GARCH** dalam memodelkan volatilitas pada time series return keuangan. Gambar 1 juga menunjukkan

tanggal perubahan volatilitas pada VAR. Tanggal volatility shift ke atas yang terdeteksi secara endogen. Misalnya pada bulan Mei 2013 adanya recana dari the Fed untuk mengurangi Quantitative Easing (QE) pada negara-negara berkembang sehingga banyaknya dana asing yang keluar dari Indonesia. Pada agustus 2015 terdapat krisis kecil di Indonesia dari dampak negara Cina yang sedang mengalami devaluasi nilai mata uanggya juga dampak naiknya suku bunga di Amerika Serikat yang membuat dana asing mengalihkan dananya ke negara tersebut. Kondisi ini dapat disimpulkan bahwa ada kerentanan pasar uang dan pasar modal emerging market khusunya di Indonesia terhadap dampak guncangan pasar dunia.

HASIL PENGUJIAN EMPIRIS

a. Hasil Pengujian VAR Model

Penentuan *lag* yang optimal merupakan masalah yang sangat penting di dalam proses pembentukan model. Estimasi di studi ini mendasarkan panjang *lag* diestimasi dengan kriteria *LR* (*Likelihood Ratio*), *FPE* (*Final Prediction Error*), *AIC* (*Akaike Information Criterion*), *SC* (*Schwarz Criterion*) dan *HQ* (*Hannan-Quinn information Criterion*).

Hasil uji *lag* optimum menunjukkan bahwa hampir semua tanda bintang berada pada lag 4. Maka ditetapkan *lag* 4 sebagai *lag* optimum dan akan digunakan pada analisis model VAR berikutnya.

Pada Tabel 2 menunjukkan hasil dari Model VAR pada nilai tukar mata uang, tingkat suku bunga dan IHSG. Hasil Koefisien model VAR Tabel menunjukkan analisis bahwa nilai tukar memiliki hubungan yang sangat kuat terhadap suku bunga dan IHSG. Hasil analisis memperlihatkan Suku bunga memiliki hubungan kuat terhadap nilai tukar mata uang IHSG sampai dengan lag ke-4. Sedangkan hasil analisis untuk pasar saham juga menunjukan bahwa IHSG memiliki hubungan yang sangat kuat terhadap suku bunga dan nilai tukar mata uang rupiah terhadap dolar Amerika.

Tabel 2. Hasil Estimasi model VAR

	$USDIDR_t$		IR_t		$IHSG_t$		
	coefficient	t-statistic	coefficient	t-statistic	coefficient	t-statistic	
USDIDR _{t-1}	-0.2417***	-10.3660	0.0064**	1.6455	-0.1712***	-3.3732	
USDIDR _{t-2}	-0.0653***	-2.7050	-0.0024	-0.6064	-0.0114	-0.2175	
USDIDR _{t-3}	-0.0018	-0.0742	0.0135***	3.4022	-0.1078**	-2.0867	
USDIDR _{t-4}	-0.0018	-0.0748	-0.0059*	-1.5405	-0.1667***	-3.3403	
IR _{t-1}	0.0015	0.0099	0.2646***	10.8178	-0.9253***	-2.9043	
IR _{t-2}	0.7430***	5.0117	-0.0256	-1.0323	-0.2863	-0.8873	
IR _{t-3}	-0.1275*	-1.4649	0.0013	0.0512	-0.2242	-0.6938	
IR _{t-4}	0.8305***	5.8965	0.0037	0.1569	0.0493	0.1609	
IHSG _{t-1}	-0.0784***	-7.1815	-0.0052***	-2.8705	-0.0279	-1.1755	
IHSG _{t-2}	-0.0437***	-3.9814	-0.0032**	-1.7577	-0.0204	-0.8524	
IHSG _{t-3}	-0.1173	-1.0643	0.0039**	2.1186	-0.1341***	-5.5911	
IHSG _{t-4}	0.0132	1.2002	-0.0003	-0.1572	-0.0824***	-3.4382	
constant	0.0002	2.0285	-2.11E-05	-1.0495	0.0010	3.8887	

^{*, **,} dan *** menunjukkan signifikansi pada level 10%, 5% dan 1%.

Tabel diatas menunjukan hasil dari estimasi model VAR, maka model VAR

yang terbentuk adalah sebagai berikut:

```
 \begin{aligned} \text{USDIDR}_t &= \text{-}0.2417 \; \text{USDIDR}_{t-1} - 0.0653 \; \text{USDIDR}_{t-2} - 0.0018 \; \text{USDIDR}_{t-3} - 0.0018 \; 4 \; \text{USDIDRUSDIDR}_{t-4} + 0.0015 \; \text{IR}_{t-1} \\ &+ 0.7430 \; \text{IR}_{t-2} - 0.1275 \; \text{IR}_{t-3} + 0.8305 \; \text{IR}_{t-4} - 0.0784 \; \text{IHSG}_{t-1} - 0.0437 \; \text{IHSG}_{t-2} - 0.1173 \; \text{IHSG}_{t-3} + \\ &+ 0.0132 \; \text{IHSG}_{t-4} + 0.0002 \end{aligned} \\ \text{IR}_t &= 0.0064 \; \text{USDIDR}_{t-1} - 0.0024 \; \text{USDIDR}_{t-2} + 0.0135 \; \text{USDIDR}_{t-3} - 0.0059 \; \text{USDIDR}_{t-4} + 0.2646 \; \text{IR}_{t-1} - 0.0256 \; \text{IR}_{t-2} + \\ &+ 0.0013 \; \text{IR}_{t-3} + 0.0037 \; \text{IR}_{t-4} - 0.0052 \; \text{IHSG}_{t-1} - 0.0032 \; \text{IHSG}_{t-2} + 0.0039 \; \text{IHSG}_{t-3} - 0.0003 \; \text{IHSG}_{t-4} - 0.0000211 \end{aligned} \\ \text{IHSG}_t &= -0.1712 \; \text{USDIDR}_{t-1} - 0.0114 \; \text{USDIDR}_{t-2} - 0.1078 \; \text{USDIDR}_{t-3} - 0.1667 \; \text{USDIDR}_{t-4} - 0.9253 \; \text{IR}_{t-1} - 0.2863 \; \text{IR}_{t-2} + 0.0036 \; \text{IR}_{t-2} - 0.1712 \; \text{USDIDR}_{t-1} - 0.0114 \; \text{USDIDR}_{t-2} - 0.1078 \; \text{USDIDR}_{t-3} - 0.1667 \; \text{USDIDR}_{t-4} - 0.9253 \; \text{IR}_{t-1} - 0.2863 \; \text{IR}_{t-2} - 0.1712 \; \text{USDIDR}_{t-1} - 0.0114 \; \text{USDIDR}_{t-2} - 0.1078 \; \text{USDIDR}_{t-3} - 0.1667 \; \text{USDIDR}_{t-4} - 0.9253 \; \text{IR}_{t-1} - 0.2863 \; \text{IR}_{t-2} - 0.1712 \; \text{USDIDR}_{t-1} - 0.0114 \; \text{USDIDR}_{t-2} - 0.1078 \; \text{USDIDR}_{t-3} - 0.1667 \; \text{USDIDR}_{t-4} - 0.9253 \; \text{IR}_{t-1} - 0.2863 \; \text{IR}_{t-2} - 0.1712 \; \text{USDIDR}_{t-1} - 0.0114 \;
```

 $-0.2242\ IR_{t-3} + 0.0493\ IR_{t-4} - 0.0279\ IHSG_{t-1} - 0.0204\ IHSG_{t-2} - 0.1341\ IHSG_{t-3} - 0.0824\ IHSG_{t-4} + 0.0010$

b. Hasil Pengujian Long Memory dan Asymmetric

Model FIAPARCH digunakan dalam menganalisis hubungan dinamis dengan cara memodelkan volatilitas bersyarat. Spesifikasi bivariate dari model yang digunakan diambil sesuai kriteria dengan likelihood ratio tests dan kriteria nilai minimum dari kriteria informasi. sedangkan urutan lag (1, d, 1) diambil dengan kriteria informasi Akaike (AIC) dan Schwarz (SIC). Hasil estimasi model FIAPARCH ditunjukkan pada Tabel 3 adanya estimasi parameter long memory berbeda signifikan dari nol dan unity Tail parameter dari model (satu). FIAPARCH signifikan secara statistik, hasil dari temuan ini yang menunjukkan adanya leptokurtosis behavior pada return series. Semua seri imbal menunjukkan adanya volatilitas asimetris karena pada parameter (γ) dengan hasil yang signifikan secara statistik pada

Koefisien tingkat 1%. untuk assimetric volatility terhadap berita yang tidak terduga (γ) menunjukkan hasil yang positif pada IHSG, sedangkan memberikan hasil yang negatif untuk pasar mata uang dan obligasi. Maka persamaan volatilitas jauh dipengaruhi oleh negative shock dibandingkan dengan *positive shock* untuk pasar saham dan sebaliknya untuk pasar mata uang dan obligasi. Oleh karena itu, dapat disimpulkan guncangan yang positif untuk pasar mata uang dan pasar obligasi akan lebih mengarah kepada sentimen negatif.

Hasil estimasi statistik model DCC Parameter ARCH dan GARCH (alpha dan beta) adalah signifikan dan positif, hasil ini disimpulkan *support* pada spesifikasi model FIAPARCH (1,d,1).

Nilai estimasi dari *fractional differencing* d untuk nilai tukar, suku bunga dan pasar saham masing-masing adalah 0.596, 0.799 dan 0.416 dimana semua variable menunjukkan hasil signifikan yang tinggi. Kesimpulan tersebut menunjukkan tingginya derajat dari *persistence behavior*. Parameter *differencing* d pada suku bunga

relatif lebih tinggi dibandingkan dengan time series lainnya, ini menandakan bahwa persistence untuk pasar obligasi lebih kuat.

Table 3. Hasil Estimasi dari Model FIAPARCH dan DCC

FIAPARCH (1,d,1)	ω x 10 ⁶	d	Ф	Γ	В	δ
USDIDR	263.6141	0.5956 ***	0.3677 * (0.0524)	-0.1459 *	0.6723 ***	1.8583 ***
(P-Value)	(0.7139)	(0.0000)		(0.0507)	(0.0000)	(0.0000)
IR	213.8133	0.7993 *** (0.0000)	0.1945 *	-0.2427 ***	0.7652 ***	1.6971 ***
(P-Value)	(0.6526)		(0.0961)	(0.0008)	(0.0000)	(0.0000)
IHSG (P-Value)	2.5080 (0.1589)	0.4159 ***	0.1809 * (0.0664)	0.5449 ***	0.4651 *** (0.0001)	1.1280 *** (0.0000)

*,**, dan *** menunjukkan signifikansi pada level 10%, 5% dan 1%.

DCC Model	α	b		
Coefficient	0.0049 *	0.9888 ***		
T-prob	(0.0979)	(0.0000)		

*,**, dan *** menunjukkan signifikansi pada level 10%, 5% dan 1%.

c. Model Dynamic Conditional Correlation dan Volatility Shift

Pendekatan model dynamic conditional correlation dalam mengatasi kelemahan penelitian empiris yaitu mengenai financial contagion. Contagion diartikan sebagai peningkatan pada antar korelasimaka diperlukan tingkat time varying correlation agar dapat terlihat apakah ada kenaikan yang dinamis atau tidak. Untuk itu diperlukan permodelan DCC untuk

mendeteksi respons dinamis dalam korelasi terhadap *news* dan *innovation*. Masalah heteroskedastisitas muncul saat mengukur korelasi karena meningkatnya volatilitas saat krisis terjadi.

Tabel 4 menunjukan ketergantungan yang paling kuat adalah antara suku bunga dengan pasar modal pada tingkat rata-rata pada korelasi dinamis antara kedua pasar tersebut lebih tinggi dibandingkan dengan korelasi dinamis antar pasar yang lainnya.

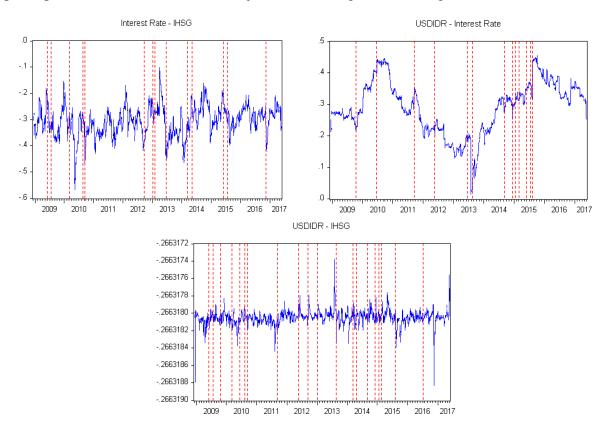
	USDIDR - IR	USDIDR - IHSG	IR-IHSG
Minimum	0.10637	-0.36406	-0.40731
Mean	0.29591	-0.26063	-0.30748
Maximum	0.41359	-0.13615	-0.21122
Standard Deviation	0.054656	0.041429	0.04047
Skewness	-0.30426	0.15446	-0.11049
Excess Kurtosis	0.11086	-0.26145	-0.54354
Jarque Bera	33.173 ***	14.202 ***	29.851 ***
ADF	-0.445879	-0.679041	-0.436105

Tabel 4. Deskriptif Statistik pada DCC

*,**, dan *** menunjukkan signifikansi pada level 10%, 5% dan 1%.

Pergerakan dinamis dari DCC antara nilai tukar dengan tingkat suku bunga dapat dilihat pada ilustrasi dibawah, nilai tukar dengan IHSG, dan tingkat suku bunga dengan IHSG. Korelasi dinamis dengan antara tingkat suku bunga dan pasar IHSG menghasilkan korelasi yang negatif. Garis putus-putus merah untuk menunjukan

perubahan tanggal *upwards volatility shifts* pada residual VAR, dimana merupakan tanggal gabungan *upwards volatility shifts* pada kedua pasar yang di obesrvasi. Gambar 2 juga menunjukan mengenai pergerakan korelasi antara *residual* imbal hasil pada nilai tukar mata uang dengan tingkat suku bunga.



Gambar 2. DCC Residual Return

Gambar diatas menunjuka ada korelasi positif antara tingkat suku bunga dengan nilai tukar rupiah terhadap dolar Amerika dimana hal tersebut menunjukkan hasil yang sama dengan kondisi di negaranegara berkembang lainnya.

d. Hasil Pengujian Efek dari *Upward*Volatility Shift

Pada saat melihat grafis DCC dicermati bahwa pada saat *volatility shifts upwards* dimana *bivariate correlation* mengalami *abrupt changes*. Namun, untuk beberapa pasangan dari variabel yang sama, upwards dari volatility shifts bisa terhubung kearah yang berbeda. Hal ini Tabel dapat dilihat pada 5, yang didapatkan hasil estimasi dari persamaan yang dikembangkan oleh Sensoy dan Sobaci (2014). Estimasi dari persamaan untuk menguji *abrupt changes* pada korelasi. Berdasarkan hasil yang sudah didapatkan pada Tabel 5 membenarkan dugaan bahwa *abrupt changes* pada correlations sifatnya temporer.

Tabel 5. Efek Upwards Volatility Shift

USDIDR - IR		U	SDIDR - IHS	G	IR - IHSG			
Date	Coefficient	P-Value	Date	Coefficient	P-Value	Date	Coefficient	P-Value
10/15/09	-3.10E-08	0.0716	6/1/09	-5.04E-08	0.024	6/1/09	-0.004102	0.7954
6/21/10	-2.68E-08	0.1402	7/21/09	1.84E-09	0.9492	7/21/09	0.005316	0.6596
9/20/11	-2.82E-08	0.0525	10/15/09	-9.00E-09	0.7253	3/9/10	-0.006178	0.5877
5/25/12	1.96E-08	0.2746	3/9/10	6.12E-09	0.7797	8/18/10	-0.021489	0.0638
6/21/13	3.12E-08	0.0412	6/21/10	-7.32E-08	0.0021	9/15/10	0.078489	0
8/21/13	7.75E-08	0.0053	8/18/10	2.75E-08	0.3225	9/12/12	-0.007122	0.4865
9/18/14	-4.26E-09	0.7838	9/15/10	-6.24E-10	0.985	1/3/13	0.002846	0.8098
12/12/14	4.60E-08	0.0661	9/20/11	-3.78E-08	0.0126	2/1/13	-0.016468	0.1755
1/30/15	1.44E-08	0.623	5/25/12	1.96E-08	0.2746	6/21/13	0.009789	0.4043
3/2/15	3.34E-08	0.2939	9/12/12	2.37E-08	0.3181	3/13/14	-0.019407	0.0851
6/3/15	7.47E-08	0.0023	1/3/13	3.38E-08	0.1536	5/9/14	0.002784	0.8173
7/24/15	-3.11E-09	0.9144	8/21/13	4.29E-08	0.0196	6/3/15	0.007944	0.4678
8/6/15	1.37E-08	0.695	3/13/14	-1.57E-08	0.4192	7/29/15	-0.026745	0.0266
			5/9/14	1.85E-08	0.5161	7/11/16	0.023926	0.0304
			9/18/14	5.05E-09	0.8243			
			12/12/14	4.60E-08	0.0661			
			1/30/15	1.44E-08	0.623			
			3/2/15	3.34E-08	0.2939			
			8/6/15	4.60E-08	0.0289			
			7/11/16	-2.86E-08	0.0776			

Secara khusus masing-masing pergerakan pada *dynamic correlation series*,

koefisien variabel dumi yang dihasilkan menunjukan hasil tidak signifikan secara statistik. Hasil tersebut ini memperlihatkan bahwa korelasi selama periode tertentu setelah terjadi *volatility shock* secara statistik tidak menunjukkan perbedaan dari pergerakan sebelumnya.

KESIMPULAN

Penelitian menganalisis mengenai adanya assymetric effect dan long memory pada pasar foreign exchange, pasar obligasi dan pasar saham di Indonesia. Melalui pemodelan FIAPARCH, DCC dan model VAR, Peneliti mendapatkan hasil bahwa dalam ketiga pasar tersebut menunjukkan adanya indikasi kuat adanya volatilitas asimetris. Volatilitas asimetris yang terhadap berita yang tak terduga pada pasar saham yang diproksikan dengan return IHSG menunjukkan hasil yang positif, ini berarti dalam pasar saham volatilitas sangat dipengaruhi guncangan negatif dibandingkan dengan guncangan positif. Sedangkan dalam pasar foreign exchange yang diproksikan mata uang rupiah terhadap dolar Amerika dan pasar obligasi yang diproksikan oleh tingkat suku bunganya. Maka dapat disimpulkan bahwa guncangan yang positif untuk pasar foreign exchange dan pasar obligasi lebih mengarah epada sentimen negatif. Analisis berikutnya ditemukan long memory effect pada ketiga pasar tersebut.

Dimana pada tingkat suku bunga obligasi menghasilkan nilai *differencing* yang relatif lebih tinggi dibandingkan pasar lainnya, temuan ini menandakan bahwa persistensi pasar obligasi lebih kuat dibandingkan kedua pasar lainnya.

Model FIAPARCH menunjukkan hasil estimasi parameter *long memory* berbeda signifikan dari null dan *unity*. Ditemukan pula adanya perilaku leptokurtosis pada semua return series. Seluruh return series menunjukkan adanya volatilitas asimetris, respon volatilitas asimetri dimana terhadap unexpected news (γ) menunjukkan hasil yang positif pada IHSG, sedangkan memberikan hasil yang negatif untuk nilai tukar dan tingkat suku Persamaan volatilitas bunga. lebih dipengaruhi oleh guncangan dibandingkan dengan guncangan positif untuk IHSG dan sebaliknya untuk nilai tukar dan tingkat suku bunga. Oleh karena itu, dapat disimpulkan guncangan yang positif untuk nilai tukar dan tingkat suku bunga lebih mengacu kepada sentimen negatif. Hasil dari estimasi dari parameter fractional differencing d untuk nilai tukar, suku bunga dan IHSG menunjukkan hasil signifikan yang sangat tinggi.

Hasil analisis DCC menunjukan adanya korelasi negatif yang konsisten antara nilai tukar pada tingkat suku bunga dengan IHSG. Sedangkan korelasi positif ada pada hubungan antara nilai tukar dengan tingkat suku bunga. Mengenai hubungan IHSG dengan tingkat suku bunga, secara konsisten hadir hubungan negatif antara nilai tukar dolar terhadap Rupiah dengan penguatan Indeks Harga Saham Gabungan di Indonesia.

Perubahan korelasi dinamis dikarenakan guncangan volatilitas hanya berlaku untuk jangka pendek. Sehingga pengambil kebijakan tidak serta merta cepat memberikan reaksi pada guncangan volatilitas tersebut untuk mencegah dampak penularan jangka panjang antara ketiga pasar ini.

DAFTAR PUSTAKA

- Abed, R.E., Mighri, Z., & Maktouf, S.

 (2016). Empirical analysis of
 asymmetries and long memory
 among international stock market
 returns: A Multivariate
 FIAPARCH-DCC approach.
 Journal of Statistical and
 Econometric Methods, 5, 1-1.
- Andrieş, A.M., Căpraru, B., & Tiwari, A.K. (2017). The relationship between exchange rates and interest rates in a small open emerging economy: The case of

- Romania. Economic Modelling, 67, 261–274.
- Baillie, R.T., T. Bollerslev, and H.O.
 Mikkelsen. 1996. Fractionally
 integrated generalized
 autoregressive conditional
 heteroskedasticity. Journal of
 Econometrics 74: 3–30.
- Bollerslev, T. 1986. Generalized autoregressive conditional heteroskedasticity. Journal of Econometrics 31: 307–327.
- Bollerslev, T. 1987. A conditionally heteroskedastic time series model for speculative prices and rates of return. Review of Economics and Statistics 69: 542–547.
- Bollerslev, T. 1990. Modelling the coherence in short-run nominal exchange rates: A multivariate generalized ARCH model. Review of Economics and Statistics 72: 498–505.
- Bollerslev, T., and H.O. Mikkelsen. 1996.

 Modeling and pricing long
 memory in stock market volatility.

 Journal of Econometrics 73: 151–
 184.
- Celic, S. 2012. The more contagion effect on emerging markets: The evidence of DCC-GARCH model.

- Economic Modelling 29: 1946–1959.
- Chiang, T. C., Li, J., & Yang, S. Y.

 (2015). Dynamic stock–bond
 return correlations and financial
 market uncertainty. Review of
 Quantitative Finance and
 Accounting, 45, 59–88
- Chkili, W., C. Aloui, and D.K. Ngugen.
 2012. Asymmetric effects and
 long memory in dynamic volatility
 relationships between stock
 returns and exchange rates.
 Journal of International Markets,
 Institutions and Money 22: 738–
 757.
- Christensen, B.J., M.Ø. Nielsen, and J. Zhu. 2010. Long memory in stock market volatility and the volatility-in-mean effect: The FIEGARCH-M model. Journal of Empirical Finance 17: 460–470.
- Dimitriou, D., D. Kenourgios, and T.
 Simos. 2013. Global financial
 crisis and emerging stock market
 contagion: A multivariate
 FIAPARCH–DCC approach.
 International Review of Financial
 Analysis 30: 46–56.
- Forbes, K. J., & Rigobon, R. (2002). No Contagion, Only Interdependence: Measuring Stock Market

- Comovements. The Journal of Finance, 57(5), 2223–2261. doi:10.1111/0022-1082.00494
- Hacker, R. S., Karlsson, H. K., &

 Månsson, K., 2012. The
 relationship between exchange
 rate and interest rate differential:
 A wavelet approach. The World
 Economy, 35(9), 1162–1185.
- Jeffrey D. Sachs; Aaron Tornell and Andrés Velasco, (1996), Financial Crises in Emerging Markets: The Lessons from 1995, Brookings Papers on Economic Activity, 27, (1), 147-216
- Karanasos, M., et al., Multivariate
 FIAPARCH modelling of
 financialmarkets with dynamic
 correlationsin times of crisis,
 International Review of Financial
 Analysis (2014),
 http://dx.doi.org/10.1016/j.irfa.20
 14.09.002
- Lin, F-L., Yang, S-Y., Marsh, T., &
 Chen, Y-F. (2017). Stock and
 bond return relations and stock
 market uncertainty: Evidence
 from wa velet analysis.
 International Review of
 Economics and Finance, 1-10.
- Mighri, Z. (2018). On the Dynamic Linkages Among International

Emerging Currencies. Journal of Quantitative Economics, 16, 427-473.

Moore, Tomoe & Wang, Ping. (2014).

Dynamic linkage between real exchange rates and stock prices:

Evidence from developed and emerging Asian markets.

International Review of

Economics & Finance. 29. 1–11.

10.1016/j.iref.2013.02.004.

Ranganai, E., & Kubheka, S. B. (2016).

Long memory mean and volatility models of platinum and palladium price return series under heavy tailed distributions. SpringerPlus, 5(1), 2089.

https://doi.org/10.1186/s40064-016-3768-y

Sensoy, A., Sobaci, C., & Elsevier.

(2014). Effect of Volatility Shock
on the Dynamic Linkage Between
Exchange Rate, Interest Rate and
the Stock Market: The Case of
Turkey. Economic Modelling,
448-457.

Sensoy, A., Soytas, U., Yildirim, I., & Hacihasanoglu, E. (2014).

Dynamic relationship between

Turkey and European countries during the global financial crisis.

Economic Modelling, 290-298.

Tsai, I.C. (2012). The relationship
between stock price index and
exchange rate in Asian markets: A
quantile regression approach,
Journal of International Financial
Markets, vol. 22, 3, 609-621.

Tse, Y. K. (1998). The conditional heteroskedasticity of the yendollar exchange rate. Journal of Applied Economics. 13, 49–55.