



# RELACIÓN ENTRE EL RIESGO SISTÉMICO DEL SISTEMA FINANCIERO Y EL SECTOR REAL: UN ENFOQUE FAVAR\*

WILMAR ALEXANDER CABRERA RODRÍGUEZ

(wcabrero@banrep.gov.co)

LUIS FERNANDO MELO VELANDIA

(lmelevel@banrep.gov.co)

DANIEL PARRA AMADO

(dparraam@banrep.gov.co)

BANCO DE LA REPÚBLICA

RESUMEN. Este documento estima los efectos de choques de origen financiero y real sobre 111 variables de la economía colombiana, entre 2003 y 2013. Se utiliza una extensión del modelo *FAVAR* de Bernanke et al. [2005], que supone que las series, además de ser explicadas por el componente común, también son modeladas por un componente idiosincrático. Se realizan dos ejercicios: (i) Análisis de impulso respuesta de las variables económicas frente a choques en los factores real y financiero y (ii) descripción del efecto que tiene un evento de estrés en el sector financiero sobre el sector real y viceversa; para ello se propone el *CoFaR*, medida alterna al *CoVaR* que recientemente ha sido utilizada en la literatura económica Adrian y Brunnermeier [2011]. Los resultados obtenidos sugieren que los estrechos vínculos entre los dos sectores propagan los choques en ambas direcciones. En particular, el sector financiero reacciona de manera más rápida ante un choque en la actividad real, en comparación con el efecto de un choque financiero al sector real.

*Palabras Clave.* Riesgo Sistémico, Modelo FAVAR, CoVaR.

*Clasificación JEL.* C50, G28, E60.

---

*Date:* 9 de abril de 2014.

\* Los autores son, en su orden, Profesional Especializado del Departamento de Estabilidad Financiera, Econometrista Principal de la Unidad de Econometría y Profesional Especializado del Departamento de Programación e Inflación del Banco de la República. Los resultados y opiniones son responsabilidad exclusiva de los autores y su contenido no compromete al Banco de la República ni a su junta directiva. Los autores agradecen la colaboración de Andrés Jiménez. Igualmente, se agradecen las sugerencias y comentarios de Fernando Arias, Camilo Cárdenas, Esteban Gómez y de un evaluador anónimo.

## ABSTRACT

We estimate the effects of financial and real shocks on 111 variables of the Colombian economy for the sample period 2003-2013. We use an extension of the *FAVAR* model proposed by Bernanke et al. [2005], where the series are explained by both, a common component and an idiosyncratic component. Two exercises were performed: (i) Impulse responses analysis for both, shocks in the real factor and shocks in the financial factor, and (ii) analysis of a stress event impact on the financial sector over the real sector and vice versa. For the latter, we propose an alternative measure of *COVAR*, that we call *COFAR*. The results suggest that the close links between the two sectors propagate the shocks in both directions. In particular, the financial sector reacts quicker to a shock on real activity than the effect of a financial shock over real sector.

## 1. INTRODUCCIÓN

La crisis financiera de 2008 puso de manifiesto las limitaciones existentes para comprender los riesgos potenciales entre el sector financiero y el real. Con ello surgió la necesidad de entender los factores claves del riesgo sistémico financiero y las relaciones a través de las cuales se retroalimenta con la actividad real. Antes de 2008, las mediciones tradicionales de riesgo sólo incorporaban en el análisis las posibles pérdidas a las que estaba expuesto el sistema financiero, dejando a un lado los impactos sobre la actividad real y los denominados *efectos de segunda ronda*.

Esto tomó relevancia con el análisis retrospectivo que muchos investigadores hicieron sobre las causas, consecuencias y lecciones de la crisis (Allen y Carletti [2010], Reinhart y Rogoff [2009], Taylor [2009] y Cobo et al. [2013]). En esos estudios, se plantea que excesos de liquidez mundial, movimientos de flujos de capital y una serie de desbalances macroeconómicos confluyeron en la gestación de la peor crisis desde la posguerra.

Toro et al. [2013] muestran cómo la crisis financiera, que tuvo su origen en Estados Unidos, se expandió mediante diversos canales a nivel mundial. El entorno macroeconómico en el cual se fue desarrollando la situación, mostró los efectos negativos sobre el sistema de pagos y financiero internacional, y además reveló lo nocivo y perjudicial que pueden ser los *círculos viciosos* que surgen de las relaciones de ida y vuelta entre el sector financiero y la actividad real.

Por ejemplo, a inicios de 2007, cuando los precios de la vivienda en Estados Unidos comenzaban a presentar variaciones anuales negativas y los indicadores de cartera vencida del sector inmobiliario llegaron a niveles históricamente altos, algunos bancos estuvieron expuestos a presiones sobre sus hojas de balance. En particular, a mediados de ese año Bear Stearns y BNP Paribas tuvieron serios problemas de liquidez que anunciaban lo que sería más adelante la peor crisis financiera desde el *crack del 29*.<sup>1</sup> Estos primeros brotes de incertidumbre y desconfianza sobre la banca americana generaron una ruptura del canal de liquidez y de crédito, que finalmente condujo al hecho detonador y amplificador de la crisis: la quiebra de Lehman Brothers en septiembre de 2008, uno de los bancos

---

<sup>1</sup>En el caso de Bear Stearns, aunque no quebró, fue absorbido por JP Morgan Chase en marzo de 2008. Esto generó un alto nivel de incertidumbre sobre la fortaleza del sistema financiero americano.

más grandes de EEUU.

La turbulencia financiera posterior al evento de Lehman Brothers no tuvo precedentes, causando una disminución generalizada en los precios de las acciones y bonos a nivel mundial. Al mismo tiempo, los problemas de liquidez y de crédito empeoraron, afectando la solvencia y el sistema de pagos de los principales intermediarios financieros. Así, las pérdidas generadas sobre la riqueza de los hogares, firmas y bancos produjeron una contracción del gasto de las familias y de la inversión de las empresas. Todo ello causó una caída de la producción y un aumento en las tasas de desempleo a nivel global<sup>2</sup>.

De acuerdo con cifras del Fondo Monetario Internacional (FMI), el crecimiento de la economía mundial pasó de 2,7 % en 2008 a una contracción de 0,4 % en 2009. El debilitamiento es más notorio en las economías desarrolladas, que estuvieron más expuestas a la crisis financiera, en donde se observó una leve expansión de 0,1 % en 2008 y luego una significativa caída en 2009 (-3,5 %). El empleo y otras variables de actividad real reflejaron desempeños desfavorables producto del choque financiero.

El choque que inició en la banca americana se propagó hacia el sistema financiero internacional y la actividad económica a nivel global. El vínculo entre el sector financiero y la actividad real generó un *círculo vicioso* que debilitó la economía mundial a través de diversos canales: comercio, primas de riesgo, financiación, flujos de capital, entre otros. Se estima que las pérdidas para el sistema financiero fueron alrededor de USD \$2,28 trillones, de acuerdo a estimaciones del FMI<sup>3</sup>.

Colombia no ha sido la excepción en cuanto a crisis de carácter sistémico. Aunque la reciente crisis financiera de 2008 no impactó de manera significativa a la economía colombiana, al finalizar la década de los noventa el país sufrió un fuerte deterioro del sistema bancario que produjo una caída importante de la actividad real (Echavarría [2003] y Fogafin [2009]). En particular, Cárdenas y Badel

---

<sup>2</sup>La Organización Internacional de Trabajo (OIT) estimó un aumento de 34 millones de personas desempleadas a nivel mundial durante 2008 y 2009. Ver informe: *Global Employment Trends*, enero de 2010.

<sup>3</sup>*Global Financial Stability Report*, abril de 2010.

[2003] muestran como el incremento entre el saldo de los créditos y el valor de las garantías aumentó la vulnerabilidad de los hogares frente a sus deudas hipotecarias. Luego la conjunción de reglas de indexación de los activos hipotecarios y la desvalorización de los mismos, elevó los niveles de endeudamiento de los hogares. Esto generó restricciones de crédito que pusieron en marcha un ciclo recesivo que deterioró los niveles de empleo y de calidad de la cartera. Los autores encuentran que la correlación entre el ciclo del Producto Interno Bruto y los desembolsos de crédito hipotecario fue bastante alta en los años anteriores a la crisis, por lo que el comportamiento de la cartera hipotecaria tuvo fuertes repercusiones macroeconómicas y deterioro los balances de los bancos.

Teniendo en cuenta todo lo anterior, la motivación del presente trabajo surge de la necesidad de comprender: (i) las relaciones existentes entre los riesgos financieros y la actividad real y (ii) los efectos de ida y vuelta (*retroalimentación*) que pueden surgir entre ellos frente a choques que sean de origen financiero o real. Esto toma relevancia para los hacedores de política, ya que el concepto de *riesgo sistémico* se convierte en un reto en términos de la generación e implementación de programas *macroprudenciales* que garanticen la estabilidad financiera en un entorno de crecimiento favorable y una inflación controlada.

La mayoría de trabajos que tratan el tema de *riesgo sistémico* en Colombia abordan el problema desde el punto de vista de la estabilidad financiero y del sistema de pagos. Este trabajo se diferencia de la literatura colombiana actual principalmente por el hecho de considerar el *riesgo sistémico* a nivel macroeconómico, como la conjunción de riesgos financieros y de la actividad real. Así, el presente trabajo estima los efectos de choques de origen financiero y real sobre 111 variables de la economía colombiana, entre 2003 y 2013. Para ello se utiliza un modelo *FAVAR*, que se expone más adelante, con el cual se realizan dos ejercicios: (i) análisis de impulso respuesta de las variables económicas frente a choques en los factores real y financiero y (ii) describir el efecto que tiene un evento de estrés en el sector financiero sobre el real y viceversa.

Adicionalmente, este trabajo se distingue de metodologías similares como la propuesta por De Nicoló y Lucchetta [2013] principalmente en dos aspectos: Primero, el análisis de estos autores emplea dos indicadores observados para cada uno de los sectores. En el caso colombiano, en especial para el

sector financiero no existe un consenso sobre cuál es el indicador óptimo para representarlo; aunque el IEFI<sup>4</sup> puede ser considerado como una *proxy* apropiada en este contexto, no es una serie observada, sino que es estimada mediante la técnica de componentes principales. Por otro lado, pese a que el PIB es el indicador referente del sector real, se consideró apropiado usar una serie que recogiera en mayor medida la dinámica que exhibe este sector. Para ello se decidió utilizar los factores que representan las dinámicas de estos sectores.

Segundo, la medida de riesgo utilizada por De Nicoló y Lucchetta [2013] no considera la dinámica existente entre las variables para las cuales se calcula y únicamente calcula el efecto del choque un paso adelante. En contraste, la medida propuesta en este documento incorpora dicha dinámica y el efecto del choque puede ser calculado para varios periodos adelante.

Cabe destacar que los resultados de este documento sugieren que los choques entre los dos sectores analizados se propagan en ambas direcciones. En particular, el sector financiero en Colombia reacciona de manera más rápida ante una perturbación en la actividad real, en comparación de un choque financiero al sector real.

El documento se divide en cinco secciones: primero, esta introducción, segundo, se realiza una revisión de literatura sobre canales de transmisión entre los sectores real y financiero y el concepto de riesgo sistémico que se deriva a partir de esas interacciones. Allí, también se muestran trabajos para el caso colombiano y se menciona el aporte de este escrito a la literatura sobre el tema. En las dos secciones siguientes, se describen los modelos econométricos utilizados y los resultados encontrados para el caso colombiano. Por último, se enuncian las principales conclusiones.

---

<sup>4</sup>El IEFI corresponde al indicador de estabilidad financiera presentado en el Reporte de Estabilidad Financiera del Banco de la República. Una descripción detallada de este indicador se encuentra en Morales y Estrada [2010].

## 2. REVISIÓN DE LITERATURA

En esta sección se describen brevemente algunos canales de transmisión enunciados en la literatura económica, entre el sector real y el financiero, los cuales pueden operar en ambas direcciones. Luego, se presenta el concepto de riesgo sistémico que se utiliza en este documento y se contextualizan diversas mediciones que se han desarrollado en los últimos años. Por último, se enfatiza en la medición de riesgo sistémico desde el punto de vista macroeconómico, en el cual los riesgos que pueden provenir de la actividad real o del sistema financiero impactan a la economía en su conjunto.

Por ejemplo, cuando alguna perturbación cambia las condiciones de la actividad real, las hojas de balance de los hogares y de las empresas<sup>5</sup> pueden verse afectadas, con lo que la carga financiera de los agentes impacta a su vez las decisiones de gasto (real) y de endeudamiento o pagos (financiero). En un entorno macroeconómico débil, tanto los ingresos como las ganancias de las familias y firmas se reducen, lo cual genera una desaceleración o caída en sus niveles de gasto, que finalmente, desestimula la demanda agregada. Al mismo tiempo, dependiendo del deterioro observado en la actividad real, es posible que se aprecie un empeoramiento en indicadores financieros como la morosidad, primas de riesgo, entre otros. En un contexto de mayor incertidumbre aumenta la desconfianza por lo que la demanda de crédito podría disminuir. Esto también afecta el balance de los bancos.

Tradicionalmente, los principales mecanismos a través de los cuales los choques que se originan en el sector financiero afectan la actividad real se agrupan en dos canales de transmisión: el de liquidez y el de hoja de balance por parte de los bancos y de los prestatarios. De igual manera, esta transmisión contempla la retroalimentación entre los sectores (también los denominados *efectos de segunda ronda*).

El canal de liquidez tomó gran importancia después de la crisis financiera de 2008, debido a que en ese momento se puso a prueba la capacidad de los bancos para otorgar créditos y fondear un gran número de proyectos de inversión; que finalmente están directamente relacionados con la actividad

---

<sup>5</sup>financieras o no financieras.

real<sup>6</sup>. La crisis hizo evidente los altos niveles de apalancamiento y los grandes desajustes en los balances de los bancos. En medio de las turbulencias financieras los bancos mostraron su fragilidad al presentar problemas de liquidez y de solvencia. Como consecuencia, se produjo una ruptura del canal interbancario y un desvanecimiento del canal de crédito, que limitó las fuentes de financiación del consumo y de la inversión. Entre los trabajos que el lector puede consultar sobre el efecto de problemas de liquidez en términos de corridas bancarias, contagio y restricciones de crédito se destacan Fisher [1933], Diamond y Dybvig [1983], Diamond y Rajan [2005] y Brunnermeier [2009].

En cuanto a los canales de hojas de balance, se modelan los efectos de aumentos en las primas de financiamiento privado, en donde la valoración de los activos juega un rol importante. En trabajos como Bernanke y Blinder [1988], Grimaud [1997], Bernanke y Gertler [1995] y Freixas y Rochet [1997] se señalan dos mecanismos de transmisión ante incrementos en la percepción de riesgo<sup>7</sup> y caídas en los precios de los activos: (i) una disminución en el valor de mercado de las empresas que reduce el valor del capital y los recursos propios de financiamiento y (ii) un aumento del valor real de las deudas que deteriora la posición financiera de los agentes privados. El lector también puede consultar Borio y Lowe [2003] y Basel Committee on Banking Supervision [2011], quienes muestran los principales mecanismos de transmisión cuando ocurre una desvalorización de activos financieros.

En los últimos años, la teoría económica mediante el uso de modelos de equilibrio general dinámicos estocásticos (*DSGE*) ha incorporado en el análisis la interacción entre la actividad real y el sistema financiero. En esta línea, el lector puede consultar los trabajos de Meier y Müller [2006], Faia y Monacelli [2007] y Gilchrist et al. [2009] sobre modelos *DSGE* que incorporan el acelerador financiero<sup>8</sup> incluyendo el sistema bancario dentro del modelamiento. En estos se muestran, en especial, la respuesta del crecimiento y de la inversión a choques monetarios, aunque también pueden apreciarse los efectos de otras perturbaciones financieras sobre la economía. Otros estudios introducen fricciones financieras en los modelos *DSGE*, mediante la incorporación de requerimientos de colaterales y de crédito. En las investigaciones pioneras de Bernanke et al. [1999] y Iacoviello [2005] se muestran

---

<sup>6</sup>Pero no sólo está asociado a la forma en que los bancos comerciales financian a las familias y a las firmas, también se refiere a la relación entre ellos mismos.

<sup>7</sup>Lo que genera aumentos en las tasas de interés y encarece el financiamiento.

<sup>8</sup>La mayoría de ellos se basa en los trabajos seminales de Kiyotaki y Moore [1997] y Bernanke et al. [1999].

los vínculos entre la actividad real y el sector financiero frente a choques a nivel macroeconómico y se logra entender el rol de la intermediación bancaria en la transmisión de la política monetaria. Adicionalmente, analizan cómo los choques que se originan en los mercados de crédito se transmiten a la economía real. Algunas referencias relacionadas con el tema, que el lector puede consultar, son Christiano et al. [2007], Goodfriend y McCallum [2007] y Christensen et al. [2007].

Teniendo en cuenta las relaciones entre el sistema financiero y la actividad real, y sabiendo que existen mecanismos de transmisión de choques del uno hacia el otro, el presente documento pretende explorar y analizar los riesgos que podría afrontar la economía en su conjunto ya sea por un choque proveniente del sector financiero o del sector real. Para ello, a continuación se presenta el concepto de *Riesgo sistémico* que se desarrolla en el documento.

En términos generales, el riesgo está asociado a las perturbaciones existentes en un determinado momento, cada una de las cuales tiene una probabilidad de ocurrencia. Para calcular el riesgo sistémico en este documento se propone utilizar el *CoFaR*, una medida similar al *CoVaR* introducida por Adrian y Brunnermeier [2011]. Más adelante, se muestran las definiciones de dichas estadísticas.

En la mayoría de estudios que realizan mediciones de riesgo sistémico, se encuentra que abordan el problema sólo desde el punto de vista de estabilidad financiera y de pagos. En este trabajo, a diferencia de la mayor parte de estudios encontrados en la literatura, se modelan las relaciones existentes entre el riesgo originado en el sector financiero y el procedente de la actividad real, así como la retroalimentación entre ellos. Aquí se cuenta con una visión macro-financiera de los problemas que pueden surgir ante choques en cualquiera de los dos sectores. Siguiendo a De Nicoló y Kwast [2002] se define el riesgo sistémico como la conjunción de: (i) *Riesgo sistémico financiero* asociado al riesgo de un choque que genera pérdidas de valor económico o de confianza al sistema financiero y (ii) *Riesgo sistémico real* relacionado con el riesgo de un choque que produce una caída en la actividad real.

La presencia de una mayor incertidumbre y las relaciones existentes entre las instituciones financieras y las empresas del sector real generan la interacción entre ciertos tipos de choques. Por lo tanto, se hace relevante entender los mecanismos de transmisión de choques financieros a la economía en su

conjunto y de choques de la actividad real al sistema financiero y se convierte en un desafío para las autoridades económicas. Por ejemplo, este tipo de análisis ayuda a controlar la posición que tienen los intermediarios financieros cuando: (i) el ciclo económico está en auge y ellos tienden a sobreexponerse al riesgo y (ii) cuando el ciclo se encuentra en su fase decreciente y ellos son extremadamente aversos al riesgo. En la primera situación, los reguladores deberían preocuparse por contener un excesivo riesgo o desbalances, mientras que en la segunda, las autoridades deberían ofrecer facilidades al sistema bancario con el fin de estimular una recuperación económica vía crédito.

Adicionalmente, es importante para el regulador conocer las relaciones entre bancos, porque muchas veces las instituciones desconocen el impacto que sus decisiones pueden tener sobre la red financiera. Recientemente, ha surgido el concepto de *políticas macroprudenciales* que buscan mantener la estabilidad macroeconómica y financiera, así como mitigar los costos asociados con las crisis financieras.

En general, la propagación de choque del sector financiero al real, y los efectos de ida y vuelta, se pueden presentar a través del canal de liquidez (por ejemplo por descalces en plazo) y por el canal de hojas de balance (como el caso del excesivo apalancamiento y caída en la solvencia), los cuales fueron mencionados anteriormente. Adicionalmente, debe tenerse en cuenta que existe un riesgo relacionado con los vínculos entre instituciones financieras. A continuación se presenta una breve revisión de literatura, que se puede agrupar en dos temas: el primero, modela los riesgos que se propagan de una institución financiera a la red en su conjunto, y el segundo, evalúa los efectos entre los riesgos financieros y la estabilidad macroeconómica. El presente trabajo se ubica en el campo del segundo grupo.

Furfine [2003] analiza el efecto que un choque de origen financiero tiene sobre el sistema financiero completo y sobre las instituciones que lo componen de dos formas: (i) caracterizando las entidades que dejan de funcionar en forma eficiente simultáneamente, y (ii), calculando la probabilidad de quiebra de una firma o de un grupo pequeño de ellas y su impacto sobre la red financiera. Siguiendo a Acharya [2009], la regulación prudencial debe operar a un nivel colectivo e individual, en donde la regulación de cada banco debe estar en función tanto de su articulación con otros bancos (correlación entre ellos), como de su riesgo individual (específica de un banco). En ese entorno, el conflicto

potencial entre las variables que mitigan el riesgo sistémico y las que reducen el riesgo de solvencia individual debe evaluarse formalmente.

Acemoglu et al. [2013] proporcionan un marco de referencia para el estudio de la relación entre la arquitectura de la red financiera y la probabilidad de fallos sistémicos originados en el riesgo de contraparte proveniente del contagio. Allí, el mecanismo de transmisión se aborda desde las conexiones interbancarias, que ante la presencia de fuertes choques en algunos bancos, generan fragilidades al conjunto del sistema financiero. A pesar de que los bancos toman en cuenta entre sus decisiones la posición de riesgo, los préstamos y el fallo de acreedores, no internalizan completamente los efectos que sus acciones generan sobre la red financiera.

En línea con esto, López-Espinosa et al. [2013] analizan una muestra de 47 bancos internacionales de las principales economías avanzadas y evalúan el impacto que ciertos factores, los cuales se encuentran en las cinco categorías propuestas por el *Comité de Supervisión Bancaria de Basilea (CBSC)*, tienen sobre el riesgo de solvencia de cada institución y su contribución al riesgo sistémico. Utilizando la metodología del *CoVaR*, el estudio muestra que el tamaño del banco<sup>9</sup> y la sustituibilidad<sup>10</sup>, no juegan un papel relevante en la propagación del riesgo sistémico. Por el contrario, el tamaño relativo de la cartera del banco y su gestión de liquidez, parecen tener efectos sobre el riesgo individual y del sistema. Los autores sugieren que un enfoque macroprudencial para la regulación financiera debería centrarse no sólo en la ampliación de las medidas microprudenciales sino también en permitir la transferencia eficiente de los riesgos entre las instituciones financieras.

Trapp y Wewel [2013] estudian una muestra amplia de bancos de EEUU y Europa, y analizan el riesgo sistémico inherente a las relaciones financieras fuera de la frontera de cada país. Los resultados sugieren que la exposición de los bancos a factores comunes es crucial para determinar el nivel de riesgo del sistema. Además, encontraron que las relaciones existentes entre los bancos americanos y los europeos son más pequeñas que las encontradas entre bancos dentro del mismo país. Por otra parte, los efectos transnacionales de quiebras de bancos sobre la actividad real, y viceversa, tienen un

---

<sup>9</sup>En nivel absoluto o relativo al PIB.

<sup>10</sup>Medida como la proporción de depósitos totales en su país de origen frente al total de los depósitos.

impacto limitado en el cálculo agregado del riesgo sistémico. En conclusión, el trabajo sugiere que los reguladores deben concentrarse más en las dependencias bancarias internacionales derivadas de factores de riesgo común.

La mayoría de estudios sobre los determinantes del riesgo sistémico que se encuentran en la literatura identifican entre las principales variables de interés el tamaño relativo del banco (Elsinger et al. [2006]), la proporción de los préstamos interbancarios, el origen-país del banco, los vínculos a nivel de activos y relaciones de crédito de inversión y, por último, la probabilidad de *fallo o no pago* de los bancos (Huang et al. [2012]). Todas estas se ubican en el marco de análisis individual del riesgo. Otros trabajos relacionan las fluctuaciones en precios de activos o retornos financieros con los impactos en las hojas de balance de los bancos, vía liquidez o solvencia. Patro et al. [2013] examina la pertinencia y la eficacia de las correlaciones entre los retornos de las instituciones financieras como un indicador de riesgo sistémico. Este análisis incluye empresas no financieras que en alguna medida incorporan las relaciones existentes entre los sectores financieros y no financieros. El estudio muestra que la correlación de los retornos de acciones es un indicador de riesgo sistémico simple y robusto, el cual captura la tendencia, así como las fluctuaciones en los niveles de riesgo sistémico en la economía de EE.UU.

Por otra parte, existe literatura reciente que incorpora los efectos del *riesgo sistémico financiero* y el *riesgo sistémico real*. De Nicoló y Lucchetta [2013] utilizan un modelo de factores dinámicos y la metodología de regresión por cuantiles (Koenker y Bassett [1978]) para calcular indicadores de riesgo para el sector real y el sistema financiero. Adicionalmente, emplean la metodología de *CoVaR* (Adrian y Brunnermeier [2011]) para hallar la codependencia entre los sectores. Usando una muestra de alrededor de 50 variables para las economías del *G7*, los autores encuentran que la exploración y explotación de información de un gran número de variables a través de un modelo de factores produce un análisis profundo de las interacciones entre las fricciones financieras y la actual condición macroeconómica de un país, lo cual se convierte en una herramienta relevante para el hacedor de política. Otros ejemplos que relacionan la actividad real y el sistema financiero pueden ser vistos en Allen et al. [2012] y Lo-Duca y Peltonen [2013].

En el caso colombiano son pocos los estudios que abordan el análisis de *Riesgo Sistémico* y la mayoría de ellos se concentran en el riesgo desde el punto de vista financiero. Las primeras investigaciones se interesaron en el tema del sistema de pagos y cómo este podía verse afectado por un choque en una entidad específica. Cepeda [2008], es uno de los trabajos pioneros, en el cual se modela el riesgo sistémico a través de la incertidumbre inherente dentro del sistema de pagos que resulta de la estructura de interconexiones entre los intermediarios financieros. Mediante el uso de la metodología denominada *Topología de Redes* y simulando ciertos choques que podrían presentarse en una situación crítica, el autor encuentra que la red del sistema de pagos permite identificar los nodos más relevantes para el funcionamiento de los pagos. Con dicha información, las autoridades reguladoras podrían concentrar sus esfuerzos en el seguimiento y control de las entidades que podrían desencadenar un mayor riesgo sobre el sistema.

Machado et al. [2010] realizaron una extensión utilizando *Topología de Redes* para caracterizar el sistema de pagos en Colombia, simularon diferentes escenarios adversos con el fin de identificar las entidades que sistémicamente eran más importantes (*too-connected-to-fail*). Como resultado, encontraron que la mayoría de las entidades cuentan con mecanismos que les permiten solventar la iliquidez temporal que se presentaría en el sistema de pagos frente a situaciones de turbulencia no habituales. Sin embargo, existen entidades que, por su estructura y especialidad de su negocio, deben hacer un mayor esfuerzo en la administración del riesgo de liquidez. Bernal et al. [2011] diferencian la contribución de distintas fuentes de liquidez al riesgo, e identifican riesgos potenciales para cada tipo de entidad y para el sistema en conjunto. Todo ello contribuye de manera importante al diseño de políticas macroprudenciales que propendan por la estabilidad macro-financiera.

Algo similar se encuentra en Laverde y Gutiérrez [2012], en donde también se caracterizan las instituciones sistémicamente importantes. Allí, los autores proponen el cálculo de tres indicadores de impacto sistémico y de tamaño de las empresas, para luego realizar algunas pruebas de *stress-test*. Los resultados sugieren que no es suficiente hacer seguimiento a las entidades más grandes e interconectadas en el mercado interbancario. Cabrera et al. [2012] calculan los requerimientos de capital macroprudenciales para un conjunto de bancos colombianos, de forma que el capital que se exija a cada entidad dependa, no solo de la estructura de sus activos, sino también del daño potencial que

puede causar a otros bancos. Bajo la metodología de Gauthier et al. [2012], encontraron que 9 de 14 bancos colombianos están subcapitalizados si se tiene en cuenta el nivel de riesgo que contribuyen al sistema; a pesar de estar cumpliendo con el requerimiento legal. Por último, Capera et al. [2013] también calculan la contribución individual de cada banco considerando la estructura de su balance y la dependencia entre estas entidades. Estos autores encuentran que aunque la cuantificación del riesgo sistémico no es elevada, es necesario y prudente continuar con la supervisión y regulación que fomente nuevas medidas cuantitativas de este tipo de riesgo.

Como se puede apreciar, la mayoría de estudios a nivel internacional y para Colombia se enfocan en lo que se denomina *Riesgo Sistémico Financiero*. Así, el aporte del presente artículo a la literatura es cuantificar las relaciones existentes entre los riesgos *sistémicos, financieros y reales*. A continuación se describe la estrategia utilizada para dicha estimación.

### 3. MODELO FAVAR

En la literatura económica usualmente se utiliza la metodología de modelos VAR para analizar la dinámica de un conjunto de series de interés. Sin embargo, cuando el número de variables que pretenden ser incluidas es elevado, la implementación práctica se complica. En otras palabras, el número de parámetros de este tipo de modelos aumenta de forma exponencial al aumentar el número de series explicativas. Para solucionar dicho inconveniente, Bernanke et al. [2005] proponen el uso de una metodología alternativa denominada *FAVAR* (por sus siglas en inglés, *Factor-Augmented Vector Autoregressive*).

El Modelo *FAVAR* combina las metodologías de factores dinámicos (Stock y Watson [2002]) y los modelos VAR (Sims [1980], Sims [1992]), lo que logra una representación parsimoniosa aún cuando se utilice un gran número de series. En esta técnica, la dinámica común de las series analizadas es explicada por un número pequeño de factores, los cuales a su vez son utilizados para estimar un modelo VAR. Siguiendo a Bernanke et al. [2005], la estimación de este modelo se realiza en dos etapas: (i) se estiman los factores que describen la dinámica común de las series utilizando componentes principales (CP) y (ii) se estima un modelo VAR sobre los factores obtenidos previamente. En este

trabajo se propone adicionar un componente idiosincrático al modelo descrito por Bernanke et al. [2005] de la siguiente manera:<sup>11</sup>

$$X_t = \Lambda F_t + G(L)X_{t-1} + e_t \quad (1)$$

$$F_t = \Phi(L)F_{t-1} + u_t \quad (2)$$

En la ecuación (1) el vector de variables observadas  $X_t$  de dimensiones  $N \times 1$  son explicadas por un componente común, otro idiosincrático y un término de error. El vector de factores latentes  $F_t$  de dimensión  $K \times 1$  ( $K \ll N$ ) representa la dinámica común de las series observadas, mientras que  $G(L)$  representa un polinomio de orden  $q$  de coeficientes asociados a rezagos de  $X_t$ , los cuales corresponden al componente idiosincrático del modelo<sup>12</sup>. Adicionalmente, se supone que el término de error  $e_t \stackrel{iid}{\sim} N(0, R)$ . En la ecuación (2) los factores se explican por  $p$  de sus rezagos y un término de error,  $u_t \stackrel{iid}{\sim} N(0, Q)$ , que no se encuentra correlacionado con el error de la ecuación (1).

Bajo este método de estimación: Primero, se encuentran los factores asociados a  $\tilde{X}$ :  $\{\tilde{X}_1, \dots, \tilde{X}_T\}$ <sup>13</sup> siguiendo la metodología de Stock y Watson [2002, 2005]. Segundo, se reemplazan los factores  $\hat{F}$ :  $\{\hat{F}_1, \dots, \hat{F}_T\}$  obtenidos en el paso anterior en las ecuaciones (1) y (2), que permite estimar estas ecuaciones de forma estándar.

Adicionalmente, el modelo *FAVAR* utilizado en este documento considera la agrupación de las series observables en  $b$  bloques, de tal forma que cada grupo de variables es asociado a unos factores específicos. La idea de este agrupamiento es facilitar la interpretación de los factores latentes. En particular, en este trabajo las series observadas se dividen en dos grupos: sector financiero y sector

<sup>11</sup>Bernanke et al. [2005] modelan la relación entre los factores y las series observadas por medio de las ecuaciones (1) y (2). Sin embargo, estos autores no incluyen el término  $G(L)X_{t-1}$  en la ecuación (1). Ellos suponen que las series observadas son explicadas únicamente por un vector de factores comunes junto con una serie ruido blanco. Aquí se considera que otro componente importante en la explicación de las series observadas es aquel relacionado con el factor idiosincrático de cada una de ellas. La estrategia a seguir se basa en la inclusión de rezagos de las variables explicativas, tal como se observa en la ecuación (1).

<sup>12</sup>Para evitar los problemas de sobreparametrización del VAR de las variables observadas, las matrices del polinomio  $G(L)$  son diagonales.

<sup>13</sup>Donde  $\tilde{X}_t = X_t - \hat{G}(L)X_{t-1}$ .

real; como resultado se obtienen dos factores latentes asociados a la dinámica de cada grupo. Bajo este tipo de agrupamiento, el modelo es planteado de la siguiente forma:

$$X_t = \Lambda F_t + G(L)X_{t-1} + e_t, \quad t = 1, \dots, T \quad (3)$$

$$F_t = \Phi(L)F_{t-1} + u_t \quad (4)$$

con

$$X_t = \begin{bmatrix} X_{t,1} \\ X_{t,2} \\ \vdots \\ X_{t,b-1} \\ X_{t,b} \end{bmatrix}, \quad \Lambda = \begin{bmatrix} \Lambda_1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & \Lambda_2 & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \dots & \ddots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \Lambda_{b-1} & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \Lambda_b \end{bmatrix}, \quad F_t = \begin{bmatrix} F_{t,1} \\ F_{t,2} \\ \vdots \\ F_{t,b-1} \\ F_{t,b} \end{bmatrix}$$

Donde el vector de series observadas se encuentra subdividido en  $b$  bloques y la dimensión del  $i$ -ésimo bloque de  $X_t$ ,  $X_{t,i}$ , es  $N_i \times 1$  para  $i = 1, \dots, b$  tal que  $\sum_{i=1}^b N_i = N$ . Por otro lado, la matrix  $\Lambda_i$ , de dimensión  $N_i \times k_i$ , corresponde a las ponderaciones de los factores latentes del  $i$ -ésimo bloque,  $F_{t,i}$ , asociadas con  $X_{t,i}$ ,  $i = 1, \dots, b$ . Por lo tanto, el número total de factores latentes es  $K = \sum_{i=1}^b k_i$ . En este trabajo el vector  $F_{t,1}$  representa los factores asociados al sector real ( $F_{t,SR}$ ) y  $F_{t,2}$  los factores relacionados con el sector financiero ( $F_{t,SF}$ ).

El modelo supone que el vector de variables observadas está explicado por un componente común no observado y un componente idiosincrático. La especificación del primero, implica que cada una de las series que conforman el  $i$ -ésimo bloque está expresada por el factor asociado al grupo que pertenece,  $F_{t,i}$ .

Una vez estimados los parámetros del modelo, se calculan las funciones de impulso respuesta (FIR). En este análisis se realiza un choque sobre uno de los factores ( $F$ ) y se analiza la respuesta en un subconjunto de las variables observadas ( $X$ ). Las FIR se definen en términos de los coeficientes del

polinomio matricial  $\tilde{\Psi}(L)$  como se muestra a continuación.

Partiendo de la ecuación (4) se tiene el siguiente resultado:

$$F_t = (I - \Phi(L)L)^{-1} u_t \equiv \Psi(L)u_t \quad (5)$$

Reemplazando la expresión anterior en (3):

$$X_t = \Lambda\Psi(L)u_t + G(L)X_{t-1} + e_t \quad (6)$$

Finalmente, agrupando términos se obtiene:

$$X_t = (I - G(L)L)^{-1} \Lambda\Psi(L)u_t + (I - G(L)L)^{-1} e_t \quad (7)$$

Por lo tanto, la función de impulso respuesta de interés se obtiene en términos del polinomio matricial definido como sigue:

$$\tilde{\Psi}(L) \equiv (I - G(L)L)^{-1} \Lambda\Psi(L) \quad (8)$$

**3.1. CoVaR.** Una vez identificados los factores del sector real y del sector financiero a través del modelo *FAVAR*, se calcula la medida tradicional de riesgo no condicional (*value at risk, VaR*) para cada uno de los sectores considerados. Con ello, se identifica el peor evento en la dinámica de la actividad real y del sistema financiero para un horizonte de pronóstico y un nivel de confianza dados. Luego, con el propósito de cuantificar el efecto que tiene un evento de estrés en el sector financiero sobre la actividad real, y viceversa, se construye una medida de riesgo análoga al *Conditional Value at risk*  $\Delta CoVaR$ .

Así, siguiendo a Adrian y Brunnermeier [2011] el *CoVaR* y el  $\Delta CoVaR$  se definen como:

$$Pr(F_{SR} \leq CoVaR_{SR,\alpha,\tau}^{SF} | F_{SF} = VaR_{SF,\tau}) = \alpha \quad (9)$$

$$Pr(F_{SF} \leq CoVaR_{SF,\alpha,\tau}^{SR} | F_{SR} = VaR_{SR,\tau}) = \alpha \quad (10)$$

$$\Delta CoVaR_{SR,\alpha,\tau}^{SF} = CoVaR_{SR,\alpha,\tau}^{SF} - CoVaR_{SR,\alpha,0,5}^{SF} \quad (11)$$

$$\Delta CoVaR_{SF,\alpha,\tau}^{SR} = CoVaR_{SF,\alpha,\tau}^{SR} - CoVaR_{SF,\alpha,0,5}^{SR} \quad (12)$$

Donde  $CoVaR_{SR,\alpha,\tau}^{SF}$  es el valor en riesgo con un nivel de confianza  $\alpha$ , asociado a la distribución condicional del factor de la actividad real ( $SR$ ) dado que el factor del sector financiero ( $SF$ ) se encuentra en el cuantil  $\tau$ . Por su parte, el  $\Delta CoVaR_{SR,\alpha,\tau}^{SF}$  mide el aumento en el riesgo del factor SR producido por un evento de estrés en el factor SF.

Para calcular el  $\Delta CoVaR$ , en este documento se propone una medida análoga (*conditional factor at risk*,  $\Delta CoFaR$ ), la cual emplea la función de impulso respuesta de la ecuación de transición para realizar la medición. La implementación a través de la  $FIR$  es justificada debido a que ésta corresponde a la diferencia entre dos escenarios, como sucede en el cálculo tradicional del  $CoVaR$ . De esta manera, el cálculo consiste en restar los pronósticos con choque (con estrés) y sin choque (sin estrés). Formalmente, las  $FIR$  de interés se definen como:

$$FIR(F_{SR,h,\delta}) = E[F_{SR,t+h} | F_{SR;1,\dots,t}, F_{SF;1,\dots,t}, u_{t,SF} = \delta] - E[F_{SR,t+h} | F_{SR;1,\dots,t}, F_{SF;1,\dots,t}] \quad (13)$$

$$FIR(F_{SF,h,\delta}) = E[F_{SF,t+h} | F_{SR;1,\dots,t}, F_{SF;1,\dots,t}, u_{t,SR} = \delta] - E[F_{SF,t+h} | F_{SR;1,\dots,t}, F_{SF;1,\dots,t}] \quad (14)$$

Donde  $\delta$  hace referencia al tamaño del choque correspondiente y  $h$  al horizonte de pronóstico.

Aunque la anterior definición es similar a la utilizada en el  $\Delta CoVaR$  tradicional, en este documento se realizan dos modificaciones: Primero, el choque  $\delta$  debe estar asociado a un cuantil alto de la serie donde este ocurre, y segundo, se debe analizar un cuantil extremo en la variable de respuesta. En ese contexto,  $\delta$  puede ser considerado como un  $VaR$  tradicional y bajo el supuesto de normalidad, la medida propuesta en este artículo,  $\Delta CoFaR$ , se define de la siguiente forma:<sup>14</sup>

<sup>14</sup>Esta expresión corresponde al límite superior o inferior del intervalo de confianza  $\alpha$  del  $FIR$ , dependiendo de la dirección que implica un mayor riesgo de la variable de respuesta.

$$\Delta CoFaR_{SR,\alpha,\tau}^{SF} = FIR(F_{SR,h,\delta=VaR_{SF,\tau}}) + \sigma_{FIR_{SR}} Z_{\alpha} \quad (15)$$

$$\Delta CoFaR_{SF,\alpha,\tau}^{SR} = FIR(F_{SF,h,\delta=VaR_{SR,\tau}}) + \sigma_{FIR_{SF}} Z_{\alpha} \quad (16)$$

donde  $\sigma_{FIR}$  es la desviación estándar de la FIR y  $Z_{\alpha}$  es el cuantil  $\alpha$  de la distribución normal.

#### 4. DATOS Y RESULTADOS EMPÍRICOS

El modelo utilizado en este documento incluye información de 111 variables trimestrales<sup>15</sup> que se pueden agrupar en dos bloques de indicadores de coyuntura económica: asociados a la actividad real y los relacionados con el sector financiero. Para cada una de las series seleccionadas se cuenta con información desde el primer trimestre de 2003 hasta el primer trimestre de 2013, por lo que la muestra disponible tiene 41 datos por variable.

Con el fin de contar con series estacionarias, se realizaron ciertas transformaciones sobre las variables observadas. Para ello, primero se aplicó la operación logaritmo a la mayoría de series, excepto aquellas medidas como porcentaje o balance<sup>16</sup>. Posteriormente, se realizó el proceso de diferenciación de las series de acuerdo con los resultados obtenidos en las pruebas de raíz unitaria Kwiatkowski et al. [1992], Elliott et al. [1996] y Phillips y Perron [1988]. Adicionalmente, se empleó una prueba de raíz unitaria estacional Franses y Hobijn [1997] para verificar la necesidad de realizar diferencias estacionales. La lista de variables utilizadas, el bloque al que pertenecen, así como las transformaciones realizadas se presenta en el Cuadro 1 del Apéndice A.

Antes de la estimación del modelo *FAVAR* descrito en las ecuaciones (3) y (4) se debe especificar el número de factores para el bloque del sector financiero ( $k_1$ ) y el número de factores para el bloque del sector real ( $k_2$ ). Igualmente, se requiere conocer el número de rezagos del componente idiosincrático ( $q$ ) en la ecuación de observación y el número de rezagos de los factores ( $p$ ) utilizado en la ecuación de transición. De manera similar a los trabajos de Belviso y Milani [2006] y De Nicoló y Lucchetta

<sup>15</sup>Estas se encuentran divididas de la siguiente manera: 66 variables del sector real, 26 financieras y 19 que podrían pertenecer a cualquiera de los dos grupos anteriores.

<sup>16</sup>Por ejemplo, las tasas de interés o los datos provenientes de encuestas de opinión empresarial o de consumidor.

[2013] se utilizó un factor para cada bloque dados los resultados presentados en el Apéndice D, que corresponden a estimaciones de los criterios propuestos por Bai y Ng [2002]. Por otro lado, se eligió  $q = 1$  y  $p = 1$  ya que esa estructura corresponde al modelo más parsimonioso y no presentaba evidencia de mala especificación.<sup>17</sup>

En las gráficas del Apéndice C se presentan los factores estimados para los bloques correspondientes al sector financiero y al sector real. Se observa que cada senda de los factores tiene un recorrido que pasa por la mayor concentración de las series de cada bloque. Adicionalmente, en las gráficas se puede apreciar que en 2008, período en que transcurrió la crisis financiera, el factor financiero cayó primero que el real, de hecho, este último mostró el valor más bajo hasta el 2009. Esto es coherente con lo que sucedió en ese momento ya que el choque tuvo su origen en lo financiero y luego se transmitió a la actividad real. En los años posteriores, entre 2010 y 2013, el factor financiero ha mostrado mayor estabilidad que el factor real.

Esto podría ser explicado por las siguientes razones: (i) La regulación financiera en Colombia, después de la crisis que sufrió el país en los noventa, es mucho menos laxa que en las economías desarrolladas, (ii) la combinación de políticas macroprudenciales realizadas por diversas autoridades económicas ha permitido que el sistema financiero permanezca estable y fortalecido durante la última década y (iii) la actividad real ha sufrido choques en diversos sectores que generan una mayor variabilidad del factor real.

Respecto a esto último, se podrían mencionar eventos como la caída abrupta de la construcción en el tercer trimestre de 2012, la caída de la industria entre 2012 y 2013, que se explica por choques de oferta relacionados con acceso a materias primas y mantenimiento de plantas, así como a una mayor

---

<sup>17</sup>En el Apéndice E se muestran las pruebas de especificación utilizadas sobre los residuos de la ecuación de transición. Las pruebas sobre los residuos de la ecuación de observación no se presentan por motivos de espacio pero se encuentran disponibles a quien las solicite. Por otro lado, en los Cuadros 9, 10 y 11 del Apéndice F se presentan las pruebas de especificación propuestas por Stock y Watson [2005]. Estos resultados indican que en general no existe evidencia de violación de los supuestos implícitos en la especificación del modelo FAVAR empleado. Por ejemplo, en el Cuadro 9 se observa que en el 95 % de las 222 pruebas realizadas no se rechaza al 1 % la hipótesis nula de que las variables observadas no sean incluidas en la ecuación de los factores, mientras que para más del 85 % de los casos no se rechaza la hipótesis nula cuando se utiliza un nivel de significancia del 5 %. Adicionalmente, agregar las variables que fueron excluidas en la hipótesis nula produce un incremento bajo en el  $R^2$ , es así como en el 95 % de los casos considerados, este aumento es menor a 0,09. Los ordenes de los polinomios empleados en estas pruebas son iguales a los utilizados en la especificación del modelo FAVAR.

competencia internacional, los paros y problemas de licenciamiento ambiental que han sufrido las empresas dedicadas a la extracción del carbón en lo corrido del 2013, algunos problemas de orden público que han dificultado la producción minera y agrícola entre el segundo semestre de 2012 y el primero del 2013, entre otros. En general, la diversidad de ramas de producción del PIB en Colombia genera que el conjunto de indicadores que se incluyeron en el bloque de actividad real sea heterogéneo y por lo tanto, se aprecie una mayor variabilidad en su dinámica.

Por otra parte, con el fin de analizar las interacciones entre los choques en el sector financiero y el sector real, y el conjunto de variables de la economía colombiana que se encuentra en el Apéndice A, se eligieron 17 series para luego realizar el análisis de impulso respuesta (ver gráficos del Apéndice B). A continuación se describen dos choques de magnitud positiva sobre cada uno de los factores, los cuales se interpretan de la siguiente manera: (i) sobre el factor financiero implica un aumento de la inestabilidad financiera y (ii) sobre el factor real sugiere un crecimiento en la actividad económica.

Ante el choque en el factor financiero, el indicador de estabilidad financiera (IEF) aumenta instantáneamente, lo que incrementa las primas de riesgo por la mayor incertidumbre (CDSCOL) y eleva las tasas de interés de corto plazo (TTESCP1) y largo plazo (TTESCP10). La mayor percepción de riesgo encarece el financiamiento y reduce el crédito (CCOMTOT). Adicionalmente, impacta de manera negativa los indicadores de calidad y mora de la cartera (IMORCTOT, ICALTOT). Por otro lado, la actividad real se ve afectada a través de un deterioro de la confianza de consumidores y empresarios (ICIT e ICI) y del encarecimiento en las fuentes de financiación, que finalmente produce una caída en el PIB.

Ante el choque en el factor real, se observa instantáneamente aumento en el crecimiento (PIB) y la confianza de hogares y empresarios mejora (ICIT e ICI). Esto último genera un mayor dinamismo en el gasto de consumo e inversión que retroalimenta el ciclo expansionista. Todo lo anterior, genera una menor percepción de riesgo (CDSCOL) y reduce los costos de financiamiento vía una caída en las tasas de interés (TTESCP1 y TTESCP10). Con mejores perspectivas y un alivio en la posición financiera de los agentes, indicadores como la calidad (ICALTOT) y morosidad (IMORCTOT) de la cartera mejoran. Finalmente, el mejor desempeño de ambos sectores favorece la estabilidad financiera

(IEF).

Los resultados de este documento sugieren que los choques entre los dos sectores analizados se propagan en ambas direcciones. En particular, el sector financiero en Colombia reacciona de manera más rápida ante una perturbación en la actividad real, en comparación de un choque financiero al sector real.

Dado el modelo *FAVAR* ajustado, se estimó la medida de riesgo *CoFaR*. Inicialmente, se calculó el peor escenario sobre el factor real y financiero por medio de un *VaR* que representa el choque implícito en la medida de riesgo considerada. Posteriormente, se calculó la medida *CoFaR* de acuerdo a las ecuaciones (15) y (16). Como medida de valor en riesgo para cada factor se utilizó el percentil empírico  $\tau = 0,90$  de estas series. Por otro lado, se utilizó un horizonte de pronóstico  $h = 1, \dots, 8$  trimestres y un percentil  $\alpha = 0,90$  para la medida de riesgo *CoFaR*.

Los resultados de la medida de riesgo empleada se pueden apreciar en los Gráficos 6 y 7 del Apéndice G. El primer gráfico indica que dado un evento adverso en el sistema financiero (cuantil 0,90 de este factor), el peor escenario en el factor del sector real con un 90 % de confianza es una disminución en su dinámica. El segundo gráfico analiza la peor respuesta del sistema financiero a un choque en el sector real, allí se aprecia que bajo el mismo nivel de confianza el riesgo de este sector aumenta. Adicionalmente, en estos gráficos se observa que un choque en el sector real se transmite de manera inmediata al sector financiero y luego se diluye en el tiempo. Por el contrario, un choque del sector financiero no se traduce en un efecto inmediato sobre el sector real, de hecho, la propagación del choque es más lenta, aunque su efecto aumenta con el tiempo.

Para interpretar los choques efectuados en función del grupo de variables observadas, solo es necesario analizar las funciones de impulso respuesta presentadas anteriormente, ya que estas representan la dinámica que siguen las variables de interés ante un choque en el factor respectivo. Por ejemplo, dadas las FIR presentadas en el Gráfico 3 del Apéndice B y el hecho de que éstas son funciones impares, un choque adverso en la dinámica del sector real, se puede interpretar como una desaceleración en el crecimiento del PIB, una caída en la confianza de los hogares y de las empresas (ICIT e ICI),

entre otros efectos<sup>18</sup>.

Finalmente, como ejercicio de robustez se evaluó el efecto sobre las estimaciones del modelo que podía generar la inclusión de ciertas variables dentro de un sector diferente del que inicialmente hacen parte. En particular, aquellas donde no existe claridad del grupo al que pertenecen y que corresponden a las clasificadas en el sector 2 del Cuadro 1 del Apéndice A. A este respecto, se emplearon distintas estimaciones incluyendo dichas variables tanto en el bloque financiero como en el real. Los resultados de este ejercicio muestran que este ajuste no cambia significativamente las estimaciones iniciales.

## 5. CONCLUSIONES

Como consecuencia de la última crisis financiera internacional, la literatura se ha preocupado por el estudio de la transmisión de choques entre el sistema financiero y la actividad real. En este artículo se emplearon metodologías como el *FAVAR* y el *CoFaR* para analizar el riesgo de los sectores financiero y real, la posible retroalimentación entre ellos y su efecto sobre un conjunto de variables seleccionadas.

La implementación del modelo *FAVAR* permitió incorporar 111 variables de la economía colombiana, con lo cual se identificó la dinámica entre la actividad real y el sector financiero. La estrategia consistió en agrupar las series en dos bloques que corresponden a cada sector, luego se estimó un factor asociado a cada uno de ellos. Por último, dado el modelo auto-regresivo ajustado se encontraron las funciones de impulso respuesta que permiten analizar los efectos que los choques sobre cada uno de los sectores tienen sobre un conjunto de variables de la economía colombiana.

Los resultados encontrados reflejan que un deterioro en la estabilidad financiera tiene efectos significativos sobre el crecimiento económico, la confianza de los agentes, el precio de los activos y las primas de riesgo, además del evidente efecto negativo que genera sobre variables del sector como el

---

<sup>18</sup>Si el lector se encuentra interesado en interpretar el efecto del choque sobre alguna serie en particular, debe realizar un análisis análogo al ejemplo presentado empleando la FIR correspondiente.

crecimiento del crédito, las tasas de interés, indicadores de calidad y morosidad de la cartera, entre otros. De manera similar, un debilitamiento de la actividad real genera un detrimento tanto en las variables reales como en las financieras. En general, se aprecia que existen canales de transmisión entre ambos sectores que propagan los choques que se originan en uno de ellos, adicionalmente, en cierta forma se incorporan las relaciones de ida y vuelta a través de la estructura dinámica del modelo VAR y las funciones de impulso respuesta.

Adicionalmente, se cuantificó el peor desempeño que puede llegar a tener cada factor dado un evento adverso en el otro. En este trabajo se propuso una medida denominada *CoFaR*, que es construida bajo la motivación del *CoVaR*, con la que se emplearon las funciones de impulso respuesta derivadas de la ecuación de transición del modelo *FAVAR*. La estimación sugiere que la dinámica del sector financiero reacciona de manera más rápida ante un choque en el sector real, mientras que por el contrario los choques del sistema financiero se transmiten con mayor rezago a la actividad real.

Como se señaló a lo largo del documento, existen estrechos vínculos entre el sistema financiero y la actividad real que bajo la presencia de un evento adverso, podrían complicar el panorama para la economía en su conjunto. Aunque este escrito no hace énfasis en el diseño de políticas económicas, los resultados llaman la atención sobre la necesidad de una mejor comprensión de la disímil respuesta de las variables a choques en uno de los sectores, y la forma en que éstos se transmiten a buena parte del conjunto de la economía sin importar el origen del mismo. Así, el concepto de riesgo sistémico cobra gran importancia y se convierte en un reto para los hacedores de política en términos de la generación e implementación de políticas *macroprudenciales* que garanticen la estabilidad financiera en un entorno de crecimiento favorable y una inflación controlada.

#### REFERENCIAS

- ACEMOGLU, D., A. OZDAGLAR, Y A. TAHBAZ-SALEHI (2013): "Systemic risk and stability in financial networks," Working Paper 18727, National Bureau of Economic Research.
- ACHARYA, V. (2009): "A theory of systemic risk and design of prudential bank regulation," *Journal of Financial Stability*, 5(3), 224–255.

- ADRIAN, T., y M. BRUNNERMEIER (2011): "CoVaR," Working Paper 17454, National Bureau of Economic Research.
- ALLEN, F., y E. CARLETTI (2010): "An overview of the crisis: causes, consequences, and solutions," *International Review of Finance*, 10(1), 1–26.
- ALLEN, L., T. BALI, y Y. TANG (2012): "Does systemic risk in the financial sector predict future economic downturns?," *Review of Financial Studies*, 25(10), 3000–3036.
- BAI, J., y S. NG (2002): "Determining the number of factors in approximate factor models," *Econometrica*, 70(1), 191–221.
- BASEL COMMITTEE ON BANKING SUPERVISION (2011): "The transmission channels between the financial and real sectors: A critical survey of the literature," Discussion Paper 18, Bank for International Settlements.
- BELVISO, F., y F. MILANI (2006): "Structural Factor-Augmented VARs (SFAVARs) and the Effects of Monetary Policy," *The B.E. Journal of Macroeconomics*, 6(3).
- BERNAL, J., F. CEPEDA, y F. ORTEGA (2011): "Cuantificación de la contribución de las fuentes de liquidez en el Sistema de Pagos de Alto Valor en Colombia: una aproximación preliminar," Borradores de Economía 683, Banco de la República.
- BERNANKE, B., J. BOIVIN, y P. ELIASZ (2005): "Measuring the effects of monetary policy: A factor-augmented vector autoregressive (FAVAR) approach," *Quarterly Journal of Economics*, 120, 387–422.
- BERNANKE, B., y M. GERTLER (1995): "Inside the Black Box: the Credit Channel of Monetary Policy Transmission," *Journal of Economic Perspectives*, 9(4), 27–48.
- BERNANKE, B., M. GERTLER, y S. GILCHRIST (1999): "The financial accelerator in a quantitative business cycle framework," en *Handbook of Macroeconomics*, ed. por J. Taylor, y M. Woodford, vol. 1C, chap. 21, pp. 1341–1393. Elsevier.
- BERNANKE, B. S., y A. S. BLINDER (1988): "Credit, Money and Aggregate Demand," *American Economic Review*, 78(2), 435–439.
- BORIO, C., y P. LOWE (2003): "Imbalances or bubbles?: Implications for monetary and financial stability," en *Asset Price Bubbles: The Implications for Monetary, Regulatory and International Policies*, ed. por C. Hunter, G. Kaufman, y M. Pomerleano, pp. 247–270. MIT Press.
- BRUNNERMEIER, M. (2009): "Deciphering the Liquidity and Credit Crunch 2007–2008," *Journal of Economic Perspectives*, 23(1), 77–100.

- CABRERA, W., A. CORREDOR, Y C. QUICAZAN (2012): "Requerimientos Macropрудenciales de capital y riesgo sistémico: Una aplicación para Colombia," *Temas de Estabilidad Financiera* 74, Banco de la República.
- CAPER, L., E. GÓMEZ, M. LAVERDE, Y M. MORALES (2013): "Measuring Systemic Risk in the Colombian Financial System: A Systemic Contingent Claims Approach," *Journal of Risk Management in Financial Institutions*, 6(3), 253–279.
- CÁRDENAS, M., Y A. BADEL (2003): "La crisis de financiamiento hipotecario en Colombia: Causas y consecuencias," Working paper 500, Banco Interamericano de Desarrollo (BID).
- CEPEDA, F. (2008): "La topología de redes como herramienta de seguimiento en el Sistema de Pagos de Alto Valor en Colombia," Borradores de Economía 513, Banco de la República.
- CHRISTENSEN, I., P. CORRIGAN, C. MENDICINO, Y S. NISHIYAMA (2007): "An estimated open-economy general equilibrium model with housing investment and financial frictions," Mimeo, Bank of Canada.
- CHRISTIANO, L., R. MOTTO, Y M. ROSTAGNO (2007): "Financial factors in business cycle," Unpublished manuscript, Northwestern University.
- COBO, A., J. GÓMEZ, Y J. ZÁRATE (2013): "Lecciones de las crisis financieras recientes para diseñar y ejecutar la política monetaria y la financiera en Colombia," en *Flujos de capitales, choques externos y respuestas de política en países emergentes*, ed. por H. Rincon, y A. Velasco, pp. 645–674. Banco de la República, Colombia.
- DE NICOLÓ, G., Y M. KWAST (2002): "Systemic risk and financial consolidation: Are they related?," *Journal of Banking and Finance*, 26(5), 861–80.
- DE NICOLÓ, G., Y M. LUCCHETTA (2013): "Systemic Risks and the Macroeconomy," en *Quantifying Systemic Risk*, ed. por J. Haubrich, y A. Lo, pp. 113–154. The University of Chicago Press.
- DIAMOND, D., Y P. DYBVIK (1983): "Bank runs, deposit insurance, and liquidity," *Journal of Political Economy*, 91(3), 401–419.
- DIAMOND, D., Y R. RAJAN (2005): "Liquidity shortages and banking crises," *Journal of Finance*, 60(2), 615–647.
- ECHAVARRÍA, H. (2003): *La crisis colombiana de los años noventa*. CESA.
- ELLIOTT, G., T. ROTHENBERG, Y J. STOCK (1996): "Efficient Tests for an Autoregressive Unit Root," *Econometrica*, 64(4), 813–836.

- ELSINGER, H., A. LEHAR, Y M. SUMMER (2006): "Systemically important banks: an analysis for the European banking system," *International Economics and Economic Policy*, 3(1), 73–89.
- FAIA, E., Y T. MONACELLI (2007): "Optimal interest rate rules, asset prices and credit frictions," *Journal of Economic Dynamics and Control*, 31(10), 3228–3254.
- FISHER, I. (1933): "The debt-deflation theory of great depressions," *Econometrica*, 1(4), 337–357.
- FOGAFIN (2009): *Crisis financiera colombiana en los años noventa. Origen, resolución y lecciones institucionales*. Siglo del Hombre Editores y Universidad Externado de Colombia.
- FRANSES, P. H., Y B. HOBIJN (1997): "Critical Values for Unit Root Tests in Seasonal Time Series," *Journal of Applied Statistics*, 24(1), 25–48.
- FREIXAS, J., Y J. C. ROCHET (1997): *Economía Bancaria*. Editorial Antoni Bosch.
- FURFINE, C. (2003): "Interbank exposures: Quantifying the risk of contagion," *Journal of Money, Credit, and Banking*, 35(1), 111–128.
- GAUTHIER, C., A. LEHAR, Y M. SOUISSI (2012): "Macroprudential capital requirements and systemic risk," *Journal of Financial Intermediation*, 21(4), 594–618.
- GILCHRIST, S., A. ORTIZ, Y ZAKRAJŠEK (2009): "Credit risk and the macroeconomy: Evidence from an estimated DSGE model," Unpublished manuscript, Boston University.
- GOODFRIEND, M., Y B. MCCALLUM (2007): "Banking and interest rates in monetary policy analysis: A quantitative exploration," *Journal of Monetary Economics*, 54(5), 1480–1507.
- GRIMAUD, A. (1997): "Intermédiation financière, politique de base, politique de taux et monnaie endogène: un modèle synthétique," *Revue d'économie politique*, 107(1), 81–105.
- HUANG, X., H. ZHOU, Y H. ZHU (2012): "Systemic risk contributions," *Journal of Financial Services Research*, 42(1-2), 55–83.
- IACOVIELLO, M. (2005): "House prices, borrowing constraints and monetary policy in the business cycle," *American Economic Review*, 95(3), 739–764.
- KIYOTAKI, N., Y J. MOORE (1997): "Credit cycles," *Journal of Political Economy*, 105(2), 211–248.
- KOENKER, R. W., Y G. BASSETT (1978): "Regression Quantiles," *Econometrica*, 46(1), 33–50.
- KWIATKOWSKI, D., P. PHILLIPS, P. SCHMIDT, Y Y. SHIN (1992): "Testing the Null Hypothesis of Stationarity Against the Alternative of a Unit Root: How Sure Are We That Economic Time Series Have a Unit Root?," *Journal of Political Economy*, 54(1), 159–178.
- LAVERDE, M., Y J. GUTIÉRREZ (2012): "¿Cómo caracterizar entidades sistémicas?: Medidas de impacto sistémico para Colombia," *Temas de Estabilidad Financiera* 65, Banco de la República.

- LO-DUCA, M., Y T. PELTONEN (2013): "Assessing systemic risks and predicting systemic events," *Journal of Banking and Finance*, 37(7), 2183–2195.
- LÓPEZ-ESPINOSA, G., A. RUBIA, L. VALDERRAMA, Y ANTÓN (2013): "Good for one, bad for all: Determinants of individual versus systemic risk," *Journal of Financial Stability*, 9(3), 287–299.
- MACHADO, C., C. LEÓN, M. SARMIENTO, F. CEPEDA, O. CHIPATECUA, Y J. CELY (2010): "Riesgo sistémico y estabilidad del sistema de pagos de alto valor en Colombia: Análisis bajo Topología de Redes y Simulación de Pagos," Borradores de Economía 627, Banco de la República.
- MEIER, A., Y MÜLLER (2006): "Fleshing out the monetary transmission mechanism: Output composition and the role of financial frictions," *Journal of Money, Credit and Banking*, 38(8), 2099–2133.
- MORALES, M., Y D. ESTRADA (2010): "A financial stability index for Colombia," *Ann Finance*, 6(4), 555–581.
- PATRO, D., M. QI, Y X. SUNC (2013): "A simple indicator of systemic risk," *Journal of Financial Stability*, 9(1), 105–116.
- PHILLIPS, P., Y P. PERRON (1988): "Testing for a unit root in time series regression," *Biometrika*, 75(2), 335–346.
- REINHART, C., Y K. ROGOFF (2009): "The aftermath of financial crises," Working Paper 14656, National Bureau of Economic Research.
- SIMS, C. (1992): "Interpreting the macroeconomic time series facts: The effects of monetary policy," *European Economic Review*, 36(5), 975–1000.
- SIMS, C. A. (1980): "Macroeconomics and Reality," *Econometrica*, 48(1), 1–48.
- STOCK, J., Y M. WATSON (2002): "Macroeconomic Forecasting Using Diffusion Indexes," *Journal of Business and Economic Statistics*, 20(2), 147–62.
- (2005): "Implications of Dynamic Factor Models for VAR Analysis," Working Paper 11467, National Bureau of Economic Research.
- TAYLOR, J. (2009): "The financial crisis and the policy responses: An empirical analysis of what went wrong," Working Paper 14631, National Bureau of Economic Research.
- TORO, J., R. MORA, Y D. PARRA (2013): "Flujos de capitales, la crisis financiera internacional y los desbalances macroeconómicos," en *Flujos de capitales, choques externos y respuestas de política en países emergentes*, ed. por H. Rincon, y A. Velasco, pp. 1–52. Banco de la República, Colombia.
- TRAPP, M., Y C. WEWEL (2013): "Transatlantic systemic risk," *Journal of Banking & Finance*, 37(11), 4241–4255.

## APÉNDICE A. DESCRIPCIÓN DE LAS SERIES

Cuadro 1: Series

Etiqueta	Nombre de la serie	Sector *	Trans. Final**	Fuente
PIB	Producto Interno Bruto	1	3	DANE
IPISTC	Índice de producción industrial IPI- sin trilla de café	1	3	DANE
VENAUTO	Venta de automóviles	1	3	Comité automotor Colombiano-Econometría
EXPTOT	Exportaciones totales volumen	1	3	DANE
CGASO	Consumo de gasolina	1	3	Ecopetrol, Cálculos DNP-DEE
DENER	Demanda de energía eléctrica (sistema interconectado nacional)	1	3	XM
DEPCC	Depósitos en cuenta de ahorros	2	3	SuperFinanciera Banco de la República
DTFN	DTF nominal	2	2	SuperFinanciera Banco de la República
LICEN	Licencias de construcción área aprobada	1	3	DANE
PCAFE	Producción de café	1	3	Federación de cafeteros
PCEME	Producción de cemento	1	3	DANE
COMMISC	Total Comercio Minorista sin Combustibles	1	3	DANE
COMMISCV	Total Comercio Minorista sin Combustibles ni vehículos de transporte	1	3	DANE
EMPIND	Empleo Total Industria	1	3	DANE Cálculos BR
SALREAL	Salario Real Total	1	3	DANE
SALMIN	Salario Mínimo real (IPC total 1990 = 100)	1	1	DANE Cálculos BR
ICCV	Índice de Costos de construcción de vivienda	1	3	DANE
EXPOINDV	Exportaciones Sector industrial Volumen	1	3	DANE Cálculos BR
EXPSVSPPV	Exportaciones totales sin Venezuela ni principales productos - volumen	1	3	DANE Cálculos BR
EXPTOTV	Exportaciones totales volumen	1	1	DANE Cálculos BR
IMPBIKV	Importaciones de bienes de capital volumen	1	3	DANE Cálculos BR
IMPTOTV	Importaciones totales volumen ni principales productos- precio	1	3	DANE Cálculos BR
TERMINT	Términos de intercambio	1	3	DANE Cálculos BR
ICEXT	Ingresos corrientes provenientes del exterior	1	3	DNP y DGPM-MHCP
IKEXT	Ingresos de capital provenientes del exterior	1	3	DNP y DGPM-MHCP
ECEXT	Egresos corrientes hacia el exterior	1	3	DNP y DGPM-MHCP

Continúa en la siguiente página

Cuadro 1 – Continuación de la página anterior

Etiqueta	Nombre de la serie	Sector*	Trans. Final**	Fuente
EKEXT	Egresos de capital hacia el exterior	1	3	DNP y DGPM-MHCP
ITCRIPP	Índice de tasa de cambio real ponderada por IPP-comercio total	2	3	Banco de la República
GTOG	Gastos totales del Gobierno Central	1	3	DNP y DGPM-MHCP
ITRG	Ingresos tributarios del Gobierno Central	1	3	DNP y DGPM-MHCP
IGOP	Inversión del Gobierno Central	1	3	DNP y DGPM-MHCP
RIVA	Recaudo mensual de IVA interno	1	3	DIAN
PPETROL	Precio del Petróleo Colombiano	1	3	DANE Cálculos BR
UCI	Índice de capacidad instalada	1	2	ANDI
INFL	Inflación (variación anual del IPC)	1	2	DANE
IPPTOT	IPP total	1	3	DANE
INFSA	Índice de precios al consumidor sin alimentos	1	2	DANE Cálculos BR
IPCTAN	Índice de precios al consumidor transable sin alimentos ni regulados	1	3	DANE Cálculos BR
IPCNTRAN	Índice de precios al consumidor no transable sin alimentos ni regulados	1	3	DANE Cálculos BR
IPCREG	Índice de precios al consumidor regulados	1	3	DANE Cálculos BR
IPPPCON	IPP Producidos y consumidos	1	3	DANE Cálculos BR
IPPIMP	IPP Importados	1	3	DANE Cálculos BR
IPPEXP	IPP Exportados	1	3	DANE Cálculos BR
IPPBK	IPP Bienes de capital	1	3	DANE Cálculos BR
M3	M3	1	3	Banco de la República
EMBI	EMBI Spread Colombia	0	2	JPMorgan
TRM	Tasa de cambio nominal	0	3	Banco de la República
IEF	Indicador de estabilidad financiera	0	2	Banco de la República
BASEM	Base Monetaria	1	3	Banco de la República
M1	M1	1	3	Banco de la República
EFFECT	Efectivo	1	3	Banco de la República
M2	M2	1	3	Banco de la República
TOTAHO	Total Ahorro	2	3	Banco de la República
RESER	Reserva	2	3	Banco de la República
RIN	Reservas internacionales Netas	2	3	Banco de la República
TTESCP1	Tasas TES cero cupón 1 año	0	2	Cálculos BR
TTESCP5	Tasas TES cero cupón 5 años	0	2	Cálculos BR

Continúa en la siguiente página

Cuadro 1 – Continuación de la página anterior

Etiqueta	Nombre de la serie	Sector*	Trans. Final**	Fuente
TTESCP10	Tasas TES cero cupón 10 años	0	2	Cálculos BR
IGBC	IGBC	2	3	BVC
MI	Margen de intermediación	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
PLAL	Pasivos líquidos sobre activos líquidos del sector financiero	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
FIAL	Fondos interbancarios sobre activos del sector financiero	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
IDEOP	Intereses de la deuda externa pagados	2	1	DNP y DGPM-MHCP
IDIOP	Intereses de la deuda interna pagados	2	2	DNP y DGPM-MHCP
CDSCOL	Credit Default Swaps a 5 años-CDS	0	2	Bloomberg
IMORCTOT	Indicador de mora de cartera Total con leasing	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
CHPTOT	Hipotecaria Total	2	3	SuperFinanciera Banco de la República
CCONTOT	Consumo Total	2	6	SuperFinanciera Banco de la República
CMICTOT	Microcrédito Total.	2	3	SuperFinanciera Banco de la República
CCOMTOT	Comercial Total	2	3	SuperFinanciera Banco de la República
ROATOT	Retornos sobre activos ROA del sistema financiero	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ROABANK	Retornos sobre activos ROA de los Bancos	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ROETOT	Retornos sobre ganancias ROE del sistema financiero	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ROEBANK	Retornos sobre ganancias ROE de los Bancos	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ICALCOM	Indicador de calidad de cartera Comercial	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ICALCON	Indicador de calidad de cartera Consumo	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ICALHIP	Indicador de calidad de cartera Hipotecaria	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ICALMIC	Indicador de calidad de cartera Microcrédito	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ICALTOT	Indicador de calidad de cartera Total con leasing	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
IMORCCOM	Indicador de mora de cartera Comercial	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
IMORCCON	Indicador de mora de cartera Consumo	0	2	SuperFinanciera Banco de la República

Continúa en la siguiente página

Cuadro 1 – Continuación de la página anterior

Etiqueta	Nombre de la serie	Sector*	Trans. Final**	Fuente
IMORCHIP	Indicador de mora de cartera Hipotecaria	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
IMORCMIC	Indicador de mora de cartera Microcrédito	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
CBTES	Crédito bruto concedido a la tesorería	2	3	SuperFinanciera Banco de la República
TITC	Tasa de interés de los créditos de los hogares	0	2	SuperFinanciera Banco de la República
ICIT	Indicador de confianza del consumidor agregado	2	1	Fedesarrollo
ICI	Indicador de confianza empresarial	2	1	Fedesarrollo
EIVA	Expectativa de inflación variación anual cada mes	1	2	Banco de la República
ETCP	Expectativa sobre la TRM promedio mensual	0	3	Banco de la República
IECON	Índice de Expectativas de los Consumidores (IEC)	1	2	Fedesarrollo
ICECO	Índice de condiciones económicas (ICE)	1	2	Fedesarrollo
ICICBD	Compra de bienes durables	1	2	Fedesarrollo
ICIPER	Perspectivas a una año de los hogares	1	0	Fedesarrollo
BEI5	Expectativas de inflación derivadas de los TES a 5 años	2	2	MEC- Cálculos BR
BEI10	Expectativas de inflación derivadas de los TES a 10 años	2	2	MEC- Cálculos BR
TIB	Tasa interbancaria	2	2	Banco de la República
ICICLI	Clima de negocios	1	2	Fedesarrollo
EOEC1	Situación económica actual de las empresas (pregunta 1 EOE) - Comercio	1	2	Fedesarrollo
EOEC2	Ventas en unidades vs. ventas en unidades mes anterior (pregunta 2 EOE) - Comercio	1	2	Fedesarrollo
EOEC3	Ventas en unidades vs. ventas en unidades en mismo mes del año anterior (pregunta 3 EOE) - Comercio	1	2	Fedesarrollo
EOE1	Situación económica actual (pregunta 1) - Industria	1	2	Fedesarrollo
EOE2	Actividad productiva comparada con el mes anterior (pregunta 2) - Industria	1	2	Fedesarrollo
EOE3	Existencias de productos terminados al finalizar el mes (pregunta 3) - Industria	1	2	Fedesarrollo
EOEC4	Nivel actual de existencias (pregunta 4 EOE)- Comercio	1	2	Fedesarrollo
EOEC5	Situación de la demanda en el mercado nacional (pregunta 5 EOE)- Comercio	1	2	Fedesarrollo
EOEC6	Nivel de pedidos a los proveedores (pregunta 6 EOE)- Comercio	1	2	Fedesarrollo
EOE7	Capacidad instalada, dado el volumen actual de pedidos o la situación actual de la demanda (pregunta 7)-Industria	1	2	Fedesarrollo
EOE8	Expectativas de producción en los próximos tres meses (pregunta 8)- Industria	1	2	Fedesarrollo

Continúa en la siguiente página

Cuadro 1 – Continuación de la página anterior

Etiqueta	Nombre de la serie	Sector*	Trans. Final**	Fuente
EOE9	Expectativas de precios en los próximos tres meses (pregunta 9)- Industria	1	0	Fedesarrollo
EOE10	Expectativas de la situación económica en los próximos tres meses (pregunta 10)- Industria	1	2	Fedesarrollo
EOE11	Capacidad instalada actual dado el ritmo de pedidos, o demanda esperada para los próximos doce meses (pregunta 11) - Industria	1	2	Fedesarrollo

\* Sector: 0 indica variables asociadas al sector financiero, 1 variables relacionadas con la actividad real y 2 variables que podrían estar al mismo tiempo en los dos grupos anteriores.

\*\* 0 indica ninguna transformación, 1 logaritmo, 2 diferencia regular, 3 diferencia sobre el logaritmo, 4 diferencia estacional, 5 dos diferencias regulares sobre el logaritmo, 6 dos diferencias regulares.

APÉNDICE B. FUNCIONES DE IMPULSO RESPUESTA

GRÁFICO 1. Funciones de impulso respuesta para un choque en el factor del sector financiero

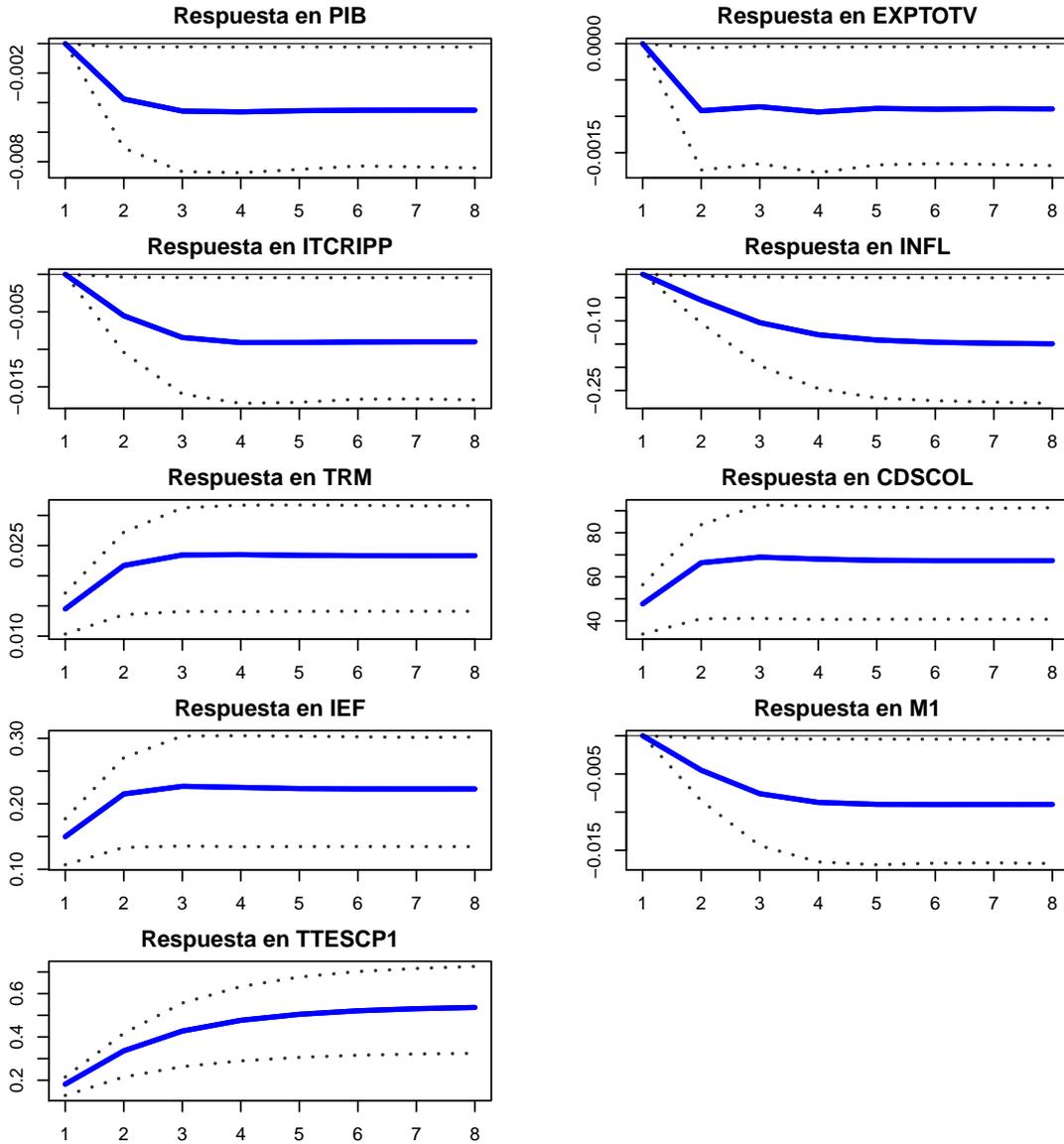


GRÁFICO 2. Funciones de impulso respuesta para un choque en el factor del sector financiero

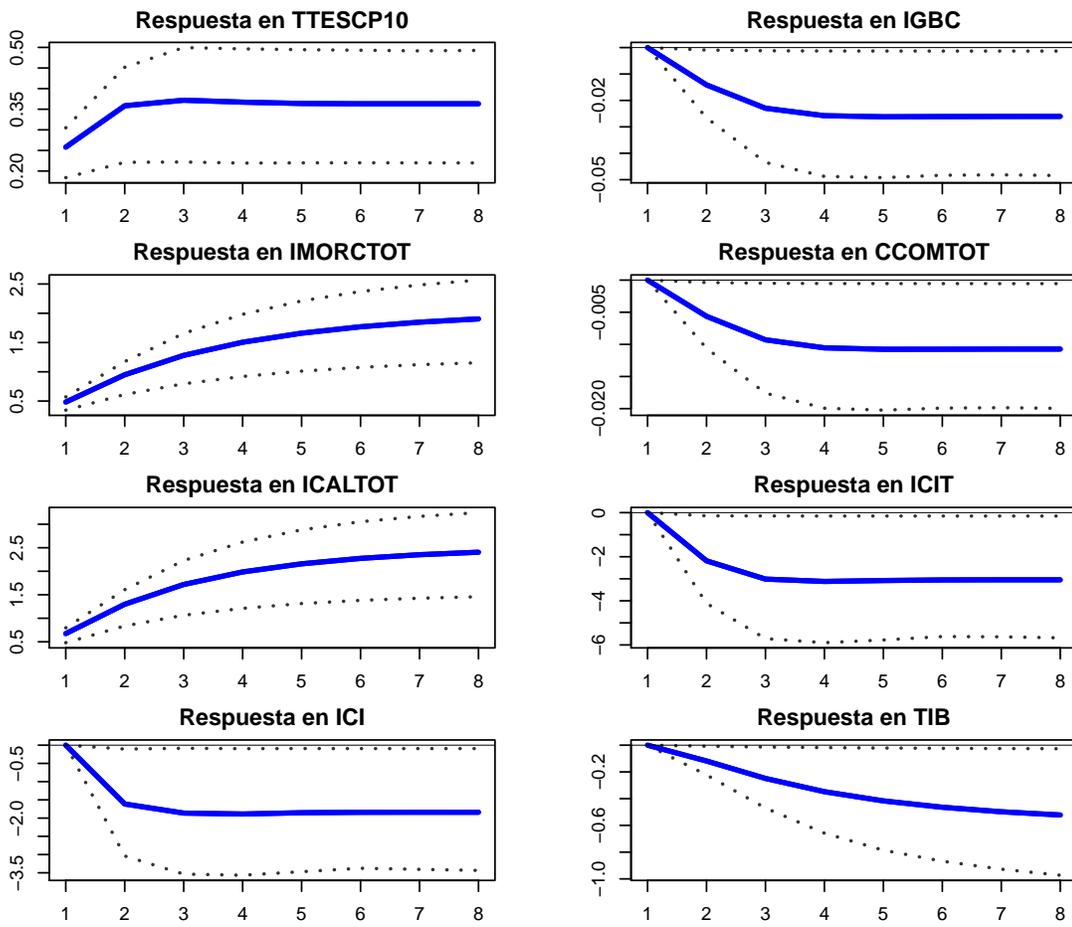


GRÁFICO 3. Funciones de impulso respuesta para un choque en el factor del sector real

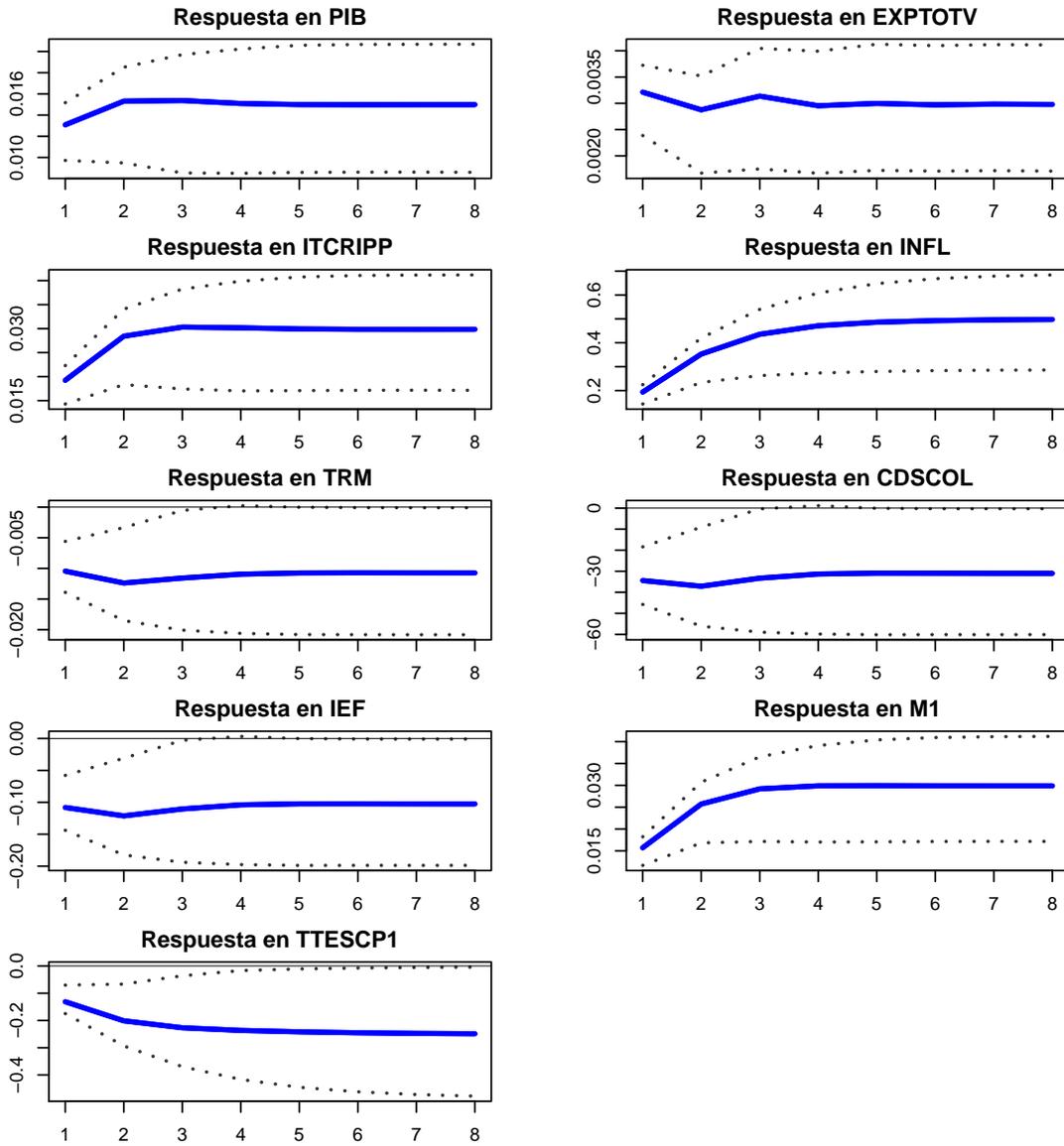
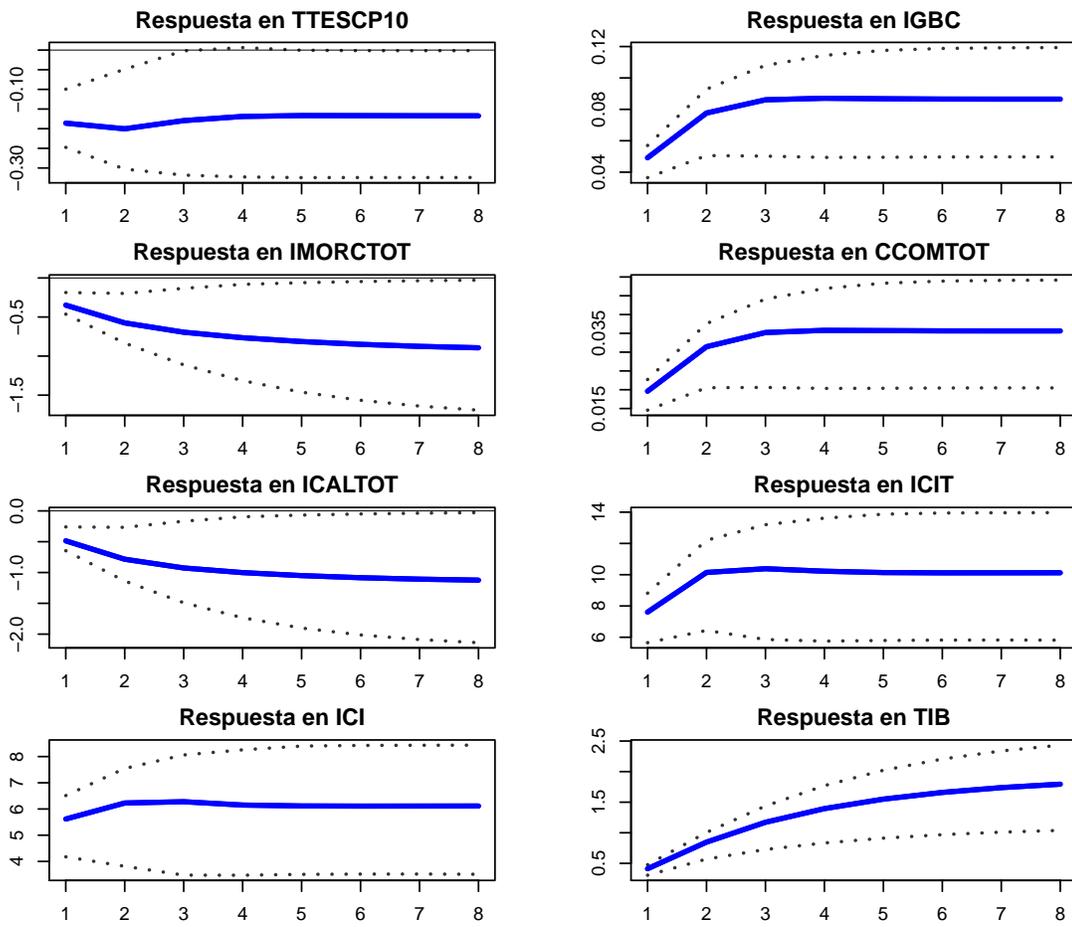
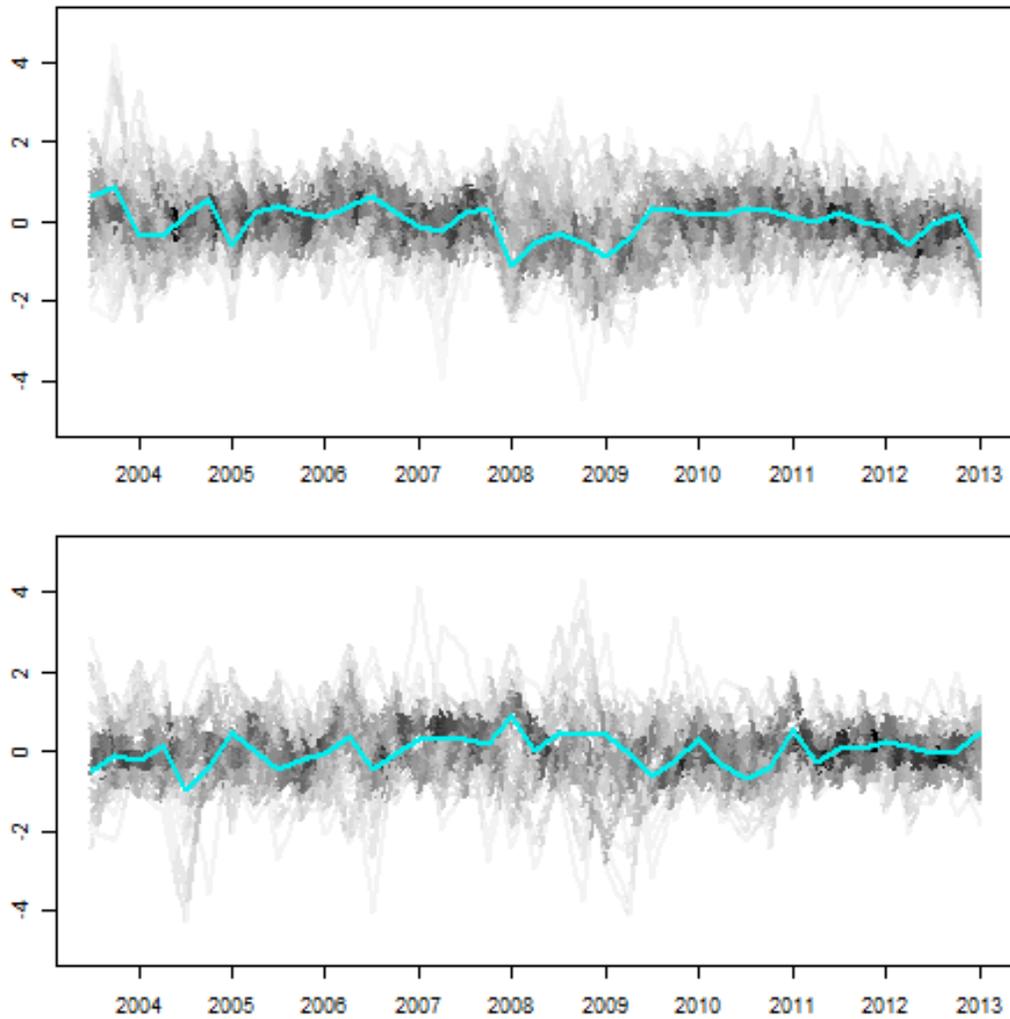


GRÁFICO 4. Funciones de impulso respuesta para un choque en el factor del sector real



## APÉNDICE C. GRÁFICA DE LOS FACTORES

GRÁFICO 5. Series observadas y factores estimados por bloques. En la gráfica superior se presentan las series del bloque del sector financiero y el factor estimado. En la inferior se muestran las series del bloque del sector real y el factor estimado.



## APÉNDICE D. CRITERIOS DE SELECCIÓN DEL NÚMERO DE FACTORES

CUADRO 2. Criterio  $IC_1$  de Bai y Ng

	Número de factores financieros						
	1	2	3	4	5	6	
Número de factores reales	1	6,389	6,478	6,564	6,607	6,716	6,657
	2	6,503	6,592	6,678	6,721	6,830	6,771
	3	6,616	6,704	6,790	6,833	6,942	6,882
	4	6,731	6,819	6,905	6,948	7,057	6,997
	5	6,845	6,933	7,019	7,061	7,170	7,110
	6	6,959	7,047	7,133	7,176	7,285	7,225

CUADRO 3. Criterio  $IC_2$  de Bai y Ng

	Número de factores financieros						
	1	2	3	4	5	6	
Número de factores reales	1	6,410	6,509	6,606	6,659	6,779	6,730
	2	6,535	6,634	6,730	6,784	6,903	6,854
	3	6,658	6,757	6,853	6,906	7,026	6,977
	4	6,783	6,881	6,978	7,031	7,151	7,101
	5	6,907	7,006	7,102	7,156	7,275	7,225
	6	7,033	7,131	7,227	7,281	7,400	7,350

CUADRO 4. Criterio  $IC_3$  de Bai y Ng

	Número de factores financieros						
	1	2	3	4	5	6	
Número de factores reales	1	6,344	6,409	6,473	6,493	6,579	6,497
	2	6,435	6,501	6,564	6,584	6,671	6,588
	3	6,525	6,590	6,654	6,674	6,760	6,677
	4	6,617	6,682	6,745	6,765	6,852	6,769
	5	6,708	6,773	6,836	6,856	6,943	6,860
	6	6,800	6,865	6,928	6,948	7,035	6,952

APÉNDICE E. PRUEBAS DE ESPECIFICACIÓN SOBRE LOS RESIDUALES DE LA ECUACIÓN DE  
TRANSICIÓN DEL MODELO FAVAR

CUADRO 5. Prueba univariada de Ljung-Box

Factor	Hipótesis nula	Estadística	Valor-P
Real	No existe autocorrelación	14,540	0,104
Financiero	No existe autocorrelación	14,007	0,122

CUADRO 6. Prueba univariada de Engle

Factor	Hipótesis nula	Estadística	Valor-P
Real	No hay efecto GARCH	8,785	0,922
Financiero	No hay efecto GARCH	15,464	0,491

CUADRO 7. Prueba univariada de Jarque-Bera

Factor	Hipótesis nula	Estadística	Valor-P
Real	Normalidad	2,554	0,279
Financiero	Normalidad	1,027	0,598

CUADRO 8. Pruebas multivariadas

Prueba	Hipótesis nula	Estadística	Valor-P
Portmanteau tipo Ljung-Box sobre los residuales	No existe autocorrelación	70,640	0,164
Breusch-Godfrey tipo LM	No existe autocorrelación	30,017	0,070
Edgerton-Shukur tipo F	No existe autocorrelación	1,595	0,094
Portmanteau tipo Ljung-Box sobre el cuadrado de los residuales	No hay efecto MGARCH	15,464	0,491
Jarque-Bera	Normalidad	3,744	0,442

## APÉNDICE F. PRUEBAS DE ESPECIFICACIÓN DE STOCK Y WATSON

CUADRO 9. Percentiles de los valores P de las pruebas de no causalidad de  $X$  a  $F$  en sentido Granger
$$F_t = \Phi(L)F_{t-1} + \Psi_j(L)X_{j,t-1} + u_t \quad (H_0 : \Psi_j' s = 0)$$

Percentiles	5 %	10 %	15 %	25 %	50 %	75 %	85 %	90 %	95 %
Valor P	0,01	0,04	0,06	0,13	0,36	0,65	0,80	0,89	0,94
Incremento en $R^2$	0,00	0,01	0,01	0,01	0,02	0,03	0,05	0,07	0,09

Esta tabla muestra los percentiles de 222 valores P de la prueba de causalidad asociada a la hipótesis nula de que cada una de la variables observadas ( $X$ ) no causa en el sentido de Granger a los factores ( $F$ ).

CUADRO 10. Percentiles de los valores P de las pruebas de exclusión de  $X_j$  en la ecuación de  $X_i$  con factores rezagados
$$X_{i,t} = \Lambda_i \Phi(L)F_{t-1} + g_i(L)X_{i,t-1} + \beta_{i,j}(L)X_{j,t-1} + e_{i,t} \quad (H_0 : \beta_{i,j}' s = 0)$$

Percentiles	5 %	10 %	15 %	25 %	50 %	75 %	85 %	90 %	95 %
Valor P	0,01	0,03	0,06	0,14	0,39	0,68	0,81	0,88	0,94
Incremento en $R^2$	0,00	0,01	0,01	0,01	0,02	0,03	0,05	0,07	0,11

Esta tabla muestra los percentiles de 12210 valores P de la prueba de exclusión asociada a la hipótesis nula de que cada una de la variables observadas ( $X_j$ ) no explica a cada una de las variables observadas restantes ( $X_i$ ) en la presencia de factores rezagados.

CUADRO 11. Percentiles de los valores P de las pruebas de exclusión de  $X_j$  en la ecuación de  $X_i$  con factores contemporáneos
$$X_{i,t} = \Lambda_i F_t + g_i(L)X_{i,t-1} + \beta_{i,j}(L)X_{j,t} + e_{i,t} \quad (H_0 : \beta_{i,j}' s = 0)$$

Percentiles	5 %	10 %	15 %	25 %	50 %	75 %	85 %	90 %	95 %
Valor P	0,00	0,00	0,01	0,05	0,25	0,57	0,73	0,81	0,90
Incremento en $R^2$	0,00	0,01	0,01	0,02	0,03	0,06	0,09	0,13	0,19

Esta tabla muestra los percentiles de 12210 valores P de la prueba de exclusión asociada a la hipótesis nula de que cada una de la variables observadas ( $X_j$ ) no explica a cada una de las variables observadas restantes ( $X_i$ ) en la presencia de factores contemporáneos.

APÉNDICE G. GRÁFICAS DEL  $\Delta CoFaR$ 

GRÁFICO 6.  $\Delta CoFaR_{SR,0,90,0,90}^{SF} \cdot \Delta CoFaR$  para el sector real con un nivel de significancia 0,90 condicionado al cuantil 90 del sector financiero.

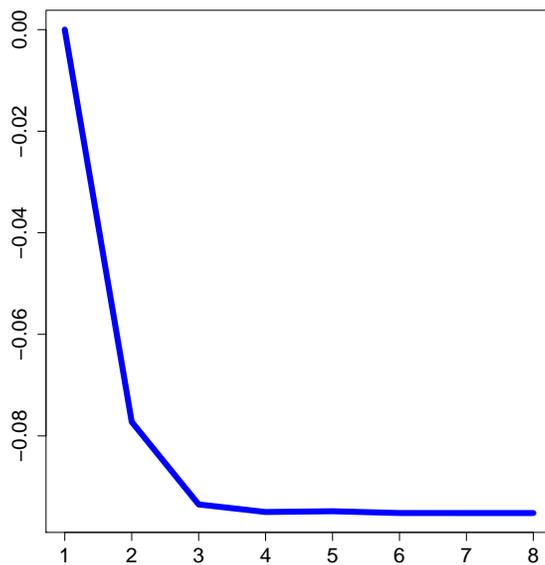


GRÁFICO 7.  $\Delta CoFaR_{SF,0,90,0,90}^{SR} \cdot \Delta CoFaR$  para el sector financiero con un nivel de significancia 0,90 condicionado al cuantil 90 del sector real.

