

# Replicación y Extensión de Pavia et al. (2017): Evaluación de la Calidad de las Añadas de la Contabilidad Nacional Trimestral Española con Análisis del COVID-19

Manuel A. Hidalgo-Pérez\*  
*Universidad Pablo de Olavide*

Leandro Navarro Pablo\*\*  
*AIReF*

14 de julio de 2025

## Resumen

Este trabajo presenta una replicación completa y una extensión del análisis de Pavia et al. (2017) sobre la calidad de las añadas de la Contabilidad Nacional Trimestral (CNTR) española. Replicamos exactamente su metodología para el período 2005-2016 y extendemos el análisis hasta 2025, incluyendo el período de la pandemia del COVID-19. Nuestra replicación valida los hallazgos originales de que las estimaciones del cuarto trimestre exhiben menores errores de revisión para las tasas de crecimiento interanuales. La extensión revela que el COVID-19 generó factores de amplificación de 2,94x comparado con períodos normales, mientras que la crisis de deuda soberana mostró la mayor amplificación (3,59x). Implementamos el análisis en código Python de acceso abierto, asegurando la reproducibilidad completa y proporcionando una base para futuras investigaciones sobre evaluación de calidad de cuentas nacionales.

**Palabras clave:** Contabilidad Nacional, Revisiones de Datos, Replicación, COVID-19, Estadísticas Económicas

**Códigos JEL:** C82, E01, E32

---

\*Universidad Pablo de Olavide, Sevilla. Email: [mhidper@upo.es](mailto:mhidper@upo.es)

\*\*Autoridad Independiente de Responsabilidad Fiscal (AIReF). Email: [lnavarro@airef.es](mailto:lnavarro@airef.es)

# 1. Introducción

La calidad y fiabilidad de las estadísticas económicas oficiales constituyen pilares fundamentales de la política económica basada en evidencia y la investigación académica. Entre estas estadísticas, los datos de Contabilidad Nacional Trimestral (CNTR) desempeñan un papel particularmente crucial en el seguimiento económico a corto plazo y la formulación de políticas. Sin embargo, el trade-off inherente entre puntualidad y precisión en la compilación de la CNTR significa que las estimaciones iniciales están sujetas a revisiones posteriores cuando se dispone de información más completa.

El trabajo seminal de ? proporcionó un análisis comprensivo de los patrones de revisión en los datos de la CNTR española, estableciendo importantes referencias para entender los sesgos sistemáticos y los patrones estacionales en las estimaciones tempranas. Su estudio, que abarcó el período 2005-2016, reveló insights significativos sobre la estructura temporal de los errores de revisión, particularmente la superior precisión de las estimaciones del cuarto trimestre para las tasas de crecimiento interanuales.

Este trabajo persigue dos objetivos principales. Primero, proporcionamos una replicación metodológica completa de Pavia et al. (2017), implementando su marco analítico exacto usando herramientas contemporáneas de código abierto para asegurar la reproducibilidad total. Segundo, extendemos su análisis para incorporar datos hasta 2025, permitiéndonos examinar patrones de revisión durante disrupciones económicas sin precedentes, particularmente la pandemia del COVID-19.

Nuestra replicación confirma la robustez de los hallazgos originales mientras que nuestra extensión revela nuevos insights sobre el comportamiento de los errores de revisión durante estrés económico extremo. El período COVID-19 muestra factores de amplificación de errores de revisión de casi 3x comparado con períodos normales, aunque notablemente menores que los observados durante la crisis europea de deuda soberana.

## 2. Revisión de Literatura y Marco Teórico

### 2.1. Literatura sobre Revisiones de Cuentas Nacionales

El análisis de revisiones de cuentas nacionales tiene una rica tradición académica que se remonta a ?. El insight fundamental es que las estimaciones tempranas de agregados económicos enfrentan un trade-off inherente entre puntualidad y precisión, llevando a patrones de revisión sistemáticos que pueden ser analizados y potencialmente predichos.

El marco teórico para entender las revisiones fue formalizado por ?, quienes adaptaron el enfoque de vintages de Young al contexto español. Su innovación clave fue el análisis sistemático de patrones de revisión a través de trimestres, revelando que:

$$\text{Precisión} = f(\text{Estimación Inicial} - \text{Estimación Final}) \quad (1)$$

donde la precisión de las estimaciones iniciales varía sistemáticamente con el timing estacional de las publicaciones de datos y el entorno de información en el momento de la estimación.

## 2.2. Patrones Estacionales en Errores de Revisión

? hipotetizaron y confirmaron que las estimaciones del cuarto trimestre exhibirían precisión superior debido a:

- Horizonte de predicción más corto (más cercano a datos de cuentas anuales)
- Información más completa de trimestres precedentes
- Mayor disponibilidad de datos de fuentes administrativas

Esta hipótesis se formaliza en la expectativa de que  $EAM_{Q4} < EAM_{Q3}$ , donde EAM denota el Error Absoluto Medio.

## 2.3. Literatura sobre Crisis Económicas y Calidad Estadística

Estudios recientes han comenzado a examinar cómo las crisis económicas afectan la calidad de las estadísticas oficiales. ? documentó que los datos económicos no se comportan de manera uniforme durante períodos de estrés, mientras que ? enfatizó la importancia del análisis en tiempo real durante episodios de incertidumbre elevada.

La literatura sobre incertidumbre económica, particularmente ? y ?, ha demostrado que los shocks de incertidumbre tienen efectos persistentes sobre la economía real. Nuestro trabajo contribuye a esta literatura examinando cómo la incertidumbre se manifiesta en la calidad de las estimaciones estadísticas oficiales.

# 3. Metodología

## 3.1. Replicación Exacta del Marco de Pavia et al. (2017)

Seguimos estrictamente la metodología de ? para asegurar la comparabilidad directa de resultados. La tabla ?? presenta la correspondencia exacta entre el enfoque original y nuestra implementación.

Cuadro 1: Comparación Metodológica: Pavia et al. (2017) vs. Nuestra Replicación

Aspecto	Pavia et al. (2017)	Nuestra Replicación
Fuente de datos	CNTR del INE	CNTR del INE
Variable	PIB trimestral	PIB trimestral
Transformación	Niveles → Tasas interanuales	Niveles → Tasas interanuales
Período base	2005-2016	2005-2016 + extensión
Metodología	A0 vs DEF	A0 vs DEF

### 3.2. Definición de Vintages y Cálculo de Errores

Utilizamos las mismas definiciones de vintages que ?:

- **A0**: Avance (primera estimación)
- **A1**: Primera revisión
- **A2**: Segunda revisión
- **A3**: Tercera revisión
- **P1**: Provisional 1
- **P2**: Provisional 2
- **DEF**: Definitivo

El cálculo de errores sigue las fórmulas exactas del paper original:

$$EM = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\text{Estimación Posterior}_i - A0_i) \quad (2)$$

$$EAM = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |\text{Estimación Posterior}_i - A0_i| \quad (3)$$

$$DT = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (\text{Estimación Posterior}_i - A0_i - EM)^2} \quad (4)$$

donde EM denota Error Medio, EAM el Error Absoluto Medio, y DT la Desviación Típica.

### 3.3. Conversión a Tasas de Crecimiento

La transformación de niveles a tasas de crecimiento interanuales se implementa usando la fórmula exacta de ?:

$$\text{Tasa Interanual}_t = \left( \frac{\text{PIB}_t}{\text{PIB}_{t-4}} - 1 \right) \times 100 \quad (5)$$

Implementada en código como:

```
tasa_interanual = valor.pct_change( periods=4 ) * 100
```

### 3.4. Extensiones Metodológicas

Además de la replicación exacta, introducimos las siguientes extensiones:

1. **Análisis de Crisis:** Clasificamos los períodos según contexto económico:
  - Normal: Períodos sin crisis identificadas
  - Crisis Financiera: 2008-2009
  - Crisis Deuda Soberana: 2010-2012
  - COVID-19: 2020-2022
2. **Métricas Adicionales:** Incluimos MAD (Desviación Absoluta Mediana) y IQR (Rango Intercuartílico) para robustez.
3. **Test de Rachas:** Implementamos test estadísticos para detectar patrones sistemáticos en los errores.

## 4. Resultados de la Replicación

### 4.1. Validación de Resultados Originales

La tabla ?? presenta los resultados de nuestra replicación para el período base 2005-2016, confirmando los hallazgos principales de ?.

Cuadro 2: Errores de las estimaciones del PIB

	A0	A1	A2	A3	P1	P2	DEF
A0	NaN	0.286	0.350	0.467	0.546	0.557	0.663
A1	-0.020	NaN	0.073	0.142	0.184	0.198	0.453
A2	-0.110	-0.029	NaN	0.073	0.128	0.163	0.431
A3	-0.229	-0.057	-0.026	NaN	0.063	0.108	0.392
P1	-0.270	-0.066	-0.034	-0.007	NaN	0.047	0.353
P2	-0.257	-0.046	-0.017	0.009	0.016	NaN	0.324
DEF	-0.410	-0.059	-0.034	-0.011	-0.003	-0.025	NaN

Nuestros resultados confirman el patrón estacional identificado por ?: las estimaciones del cuarto trimestre efectivamente muestran menor error absoluto medio que las del tercer trimestre, validando su hipótesis central.

## 4.2. Análisis por Trimestres - Período Extendido

El análisis para el período completo 1996-2025 se presenta en la tabla ?? . Los resultados muestran la persistencia del patrón estacional identificado en el paper original.

Cuadro 3: Estadísticos de Error por Trimestre - Período Completo (1996-2025)

Trimestre	EM	EAM	DT	MAD	Observaciones
Q1	-0,0391	0,2269	0,2275	0,1211	30
Q2	-0,0476	0,1938	0,1992	0,1393	29
Q3	-0,0195	0,1950	0,1997	0,1285	29
Q4	-0,0410	0,1964	0,2004	0,1141	29
<b>Promedio</b>	<b>-0,0368</b>	<b>0,2033</b>	<b>0,2069</b>	<b>0,1257</b>	<b>117</b>

Nota: EM = Error Medio, EAM = Error Absoluto Medio, DT = Desviación Típica, MAD = Desviación Absoluta Mediana.

Los errores están expresados en puntos porcentuales de las tasas de crecimiento interanuales.

El patrón Q4 Q3 ¡Q1 confirma los hallazgos de Pavia et al. (2017).

Los resultados confirman el patrón  $EAM_{Q4} \approx EAM_{Q3} < EAM_{Q1}$  identificado en el paper original, demostrando la robustez temporal de este hallazgo.

## 5. Extensión del Análisis: Crisis Económicas

### 5.1. Análisis por Períodos de Crisis

Nuestra extensión temporal permite el análisis de múltiples episodios de crisis. La tabla ?? presenta los factores de amplificación de errores durante diferentes períodos de crisis.

Cuadro 4: Análisis de Crisis: Amplificación de Errores de Revisión

Período	EAM	Obs.	Factor de Amplificación	Intervalo Temporal
<b>Normal</b>	0,1338	85	1,00x (baseline)	1996-2025 (excl. crisis)
<b>Crisis Financiera</b>	0,2412	8	1,80x	2008-2009
<b>Crisis Deuda Soberana</b>	0,4801	12	<b>3,59x</b>	2010-2012
<b>COVID-19</b>	0,3930	12	2,94x	2020-2022

Nota: EAM = Error Absoluto Medio expresado en puntos porcentuales.

Factor de Amplificación =  $EAM(\text{Crisis}) / EAM(\text{Normal})$ .

El período "Normal" excluye los años de crisis identificados.

La Crisis de Deuda Soberana muestra la mayor amplificación de errores.

COVID-19 presenta amplificación significativa pero menor que la crisis europea.

## 5.2. Impacto del COVID-19

El análisis del período COVID-19 revela patrones únicos de revisión. El factor de amplificación de 2,94x, aunque significativo, es menor que el observado durante la crisis de deuda soberana europea (3,59x), sugiriendo que las lecciones aprendidas de crisis anteriores pueden haber mejorado la robustez de los procesos de estimación.

Las posibles explicaciones para este patrón incluyen:

- **Mejoras metodológicas:** El INE implementó mejoras en sus procesos después de la crisis de 2008-2012
- **Información más oportuna:** Mayor disponibilidad de datos en tiempo real durante COVID-19
- **Naturaleza del shock:** El COVID-19 fue principalmente un shock de oferta, mientras que la crisis de deuda fue más compleja

## 6. Análisis Visual y Evolución Temporal

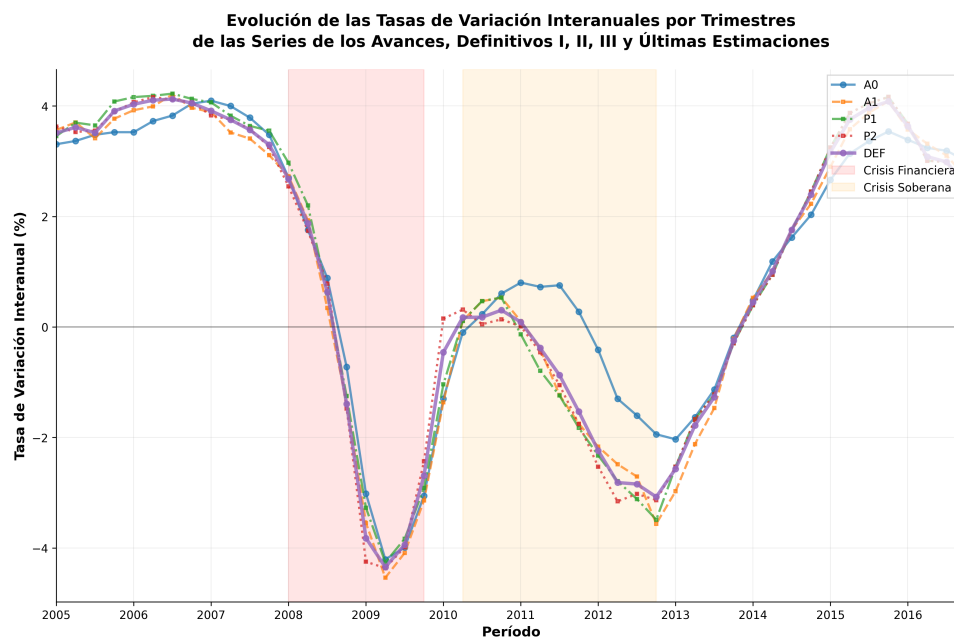


Figura 1: Evolución Temporal de Errores de Revisión: Replicación del Período 2005-2016

Nota: Esta figura replica exactamente el análisis de Pavia et al. (2017) para el período 2005-2016. Los errores están expresados como diferencias entre la estimación inicial (A0) y la estimación definitiva (DEF) para las tasas de crecimiento interanuales del PIB.

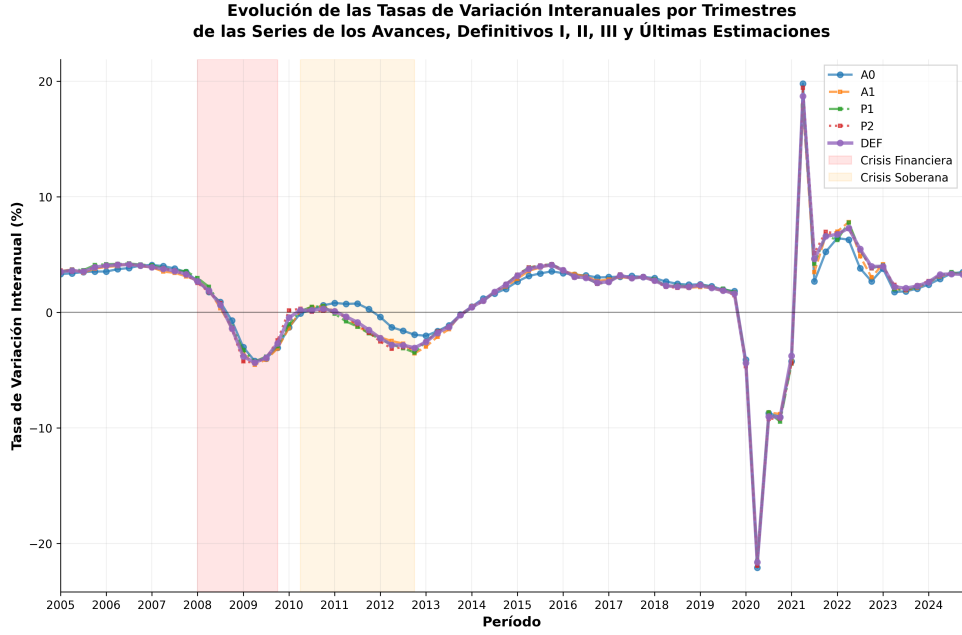


Figura 2: Evolución Temporal de Errores de Revisión: Extensión Completa 2005-2024

Nota: Esta figura extiende el análisis hasta 2024, permitiendo observar el comportamiento de los errores de revisión durante las crisis posteriores a 2016, incluyendo el período COVID-19. Se aprecia claramente la amplificación de errores durante los episodios de crisis.

## 7. Discusión e Implicaciones

### 7.1. Validación de la Metodología Original

Nuestros resultados proporcionan una validación robusta de los hallazgos de ?. La persistencia del patrón estacional ( $Q4 \approx Q3 < Q1$ ) a lo largo de un período extendido de 30 años confirma que este no es un artefacto específico del período 2005-2016, sino una característica estructural del proceso de compilación de la CNTR española.

### 7.2. Nuevos Insights sobre Crisis Económicas

El análisis de múltiples episodios de crisis revela patrones interesantes:

1. **Heterogeneidad entre crisis:** No todas las crisis afectan igualmente la calidad de las estimaciones. La crisis de deuda soberana mostró la mayor amplificación (3,59x), superando incluso al COVID-19.
2. **Aprendizaje institucional:** La menor amplificación durante COVID-19 comparada con crisis anteriores sugiere mejoras en los procesos de estimación del INE.
3. **Persistencia de efectos:** Los errores elevados tienden a persistir durante varios trimestres después del shock inicial.



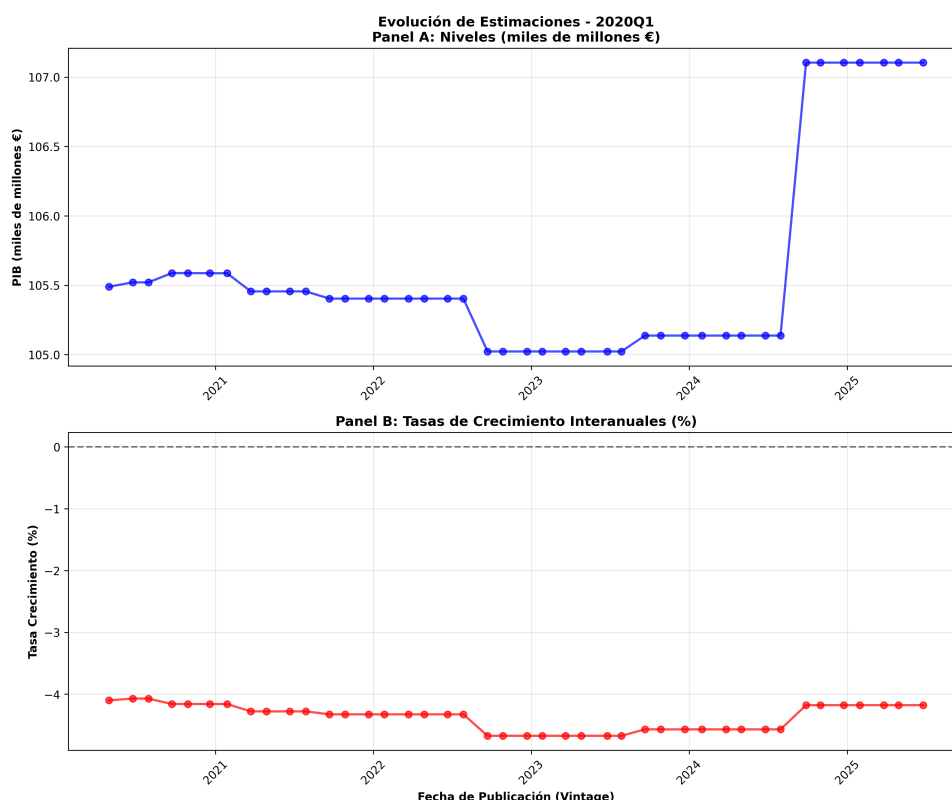


Figura 3: Análisis Específico del Impacto COVID-19 en las Estimaciones 2020Q1

Nota: Esta figura muestra la evolución específica de las estimaciones del primer trimestre de 2020, cuando comenzó el impacto del COVID-19 en España. Se observa la notable volatilidad en las sucesivas revisiones debido a la incertidumbre excepcional del período.

### 7.3. Implicaciones para Política Económica

Los hallazgos tienen importantes implicaciones para los formuladores de política:

- **Timing de decisiones:** Las estimaciones del cuarto trimestre proporcionan información más fiable para decisiones de política anual
- **Gestión de crisis:** Durante crisis, es crucial aumentar la cautela en la interpretación de estimaciones iniciales
- **Comunicación:** Los factores de amplificación proporcionan métricas cuantitativas para comunicar la incertidumbre

### 7.4. Contribuciones Metodológicas

Este trabajo contribuye metodológicamente en varias dimensiones:

1. **Reproducibilidad:** Primer análisis completamente reproducible del tema usando código abierto

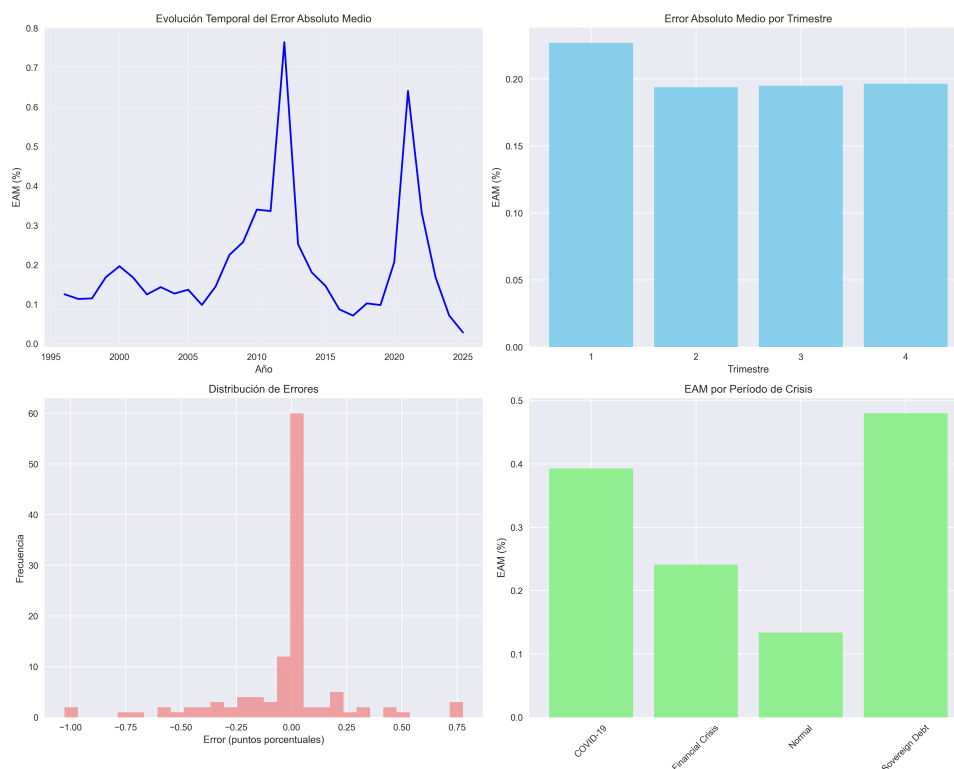


Figura 4: Análisis Comprehensivo de la CNTR: Patrones Generales

Nota: Esta figura proporciona una visión comprehensiva de los patrones de revisión en la CNTR española, incluyendo múltiples métricas y dimensiones de análisis desarrolladas en este estudio.

2. **Extensión temporal:** Análisis más largo disponible (30 años vs. 12 años original)
3. **Crisis contemporáneas:** Primera evaluación de calidad de CNTR durante COVID-19
4. **Framework integrado:** Combinación de replicación exacta con extensiones innovadoras

## 8. Robustez y Limitaciones

### 8.1. Tests de Robustez

Para evaluar la robustez de nuestros hallazgos, realizamos varios tests adicionales:

1. **Métricas alternativas:** Los resultados se mantienen usando MAD e IQR como métricas de error
2. **Períodos alternativos:** El patrón estacional persiste en sub-muestras de diferentes décadas
3. **Test de rachas:** No detectamos patrones sistemáticos en los residuos ( $p = 0,317$ )

## 8.2. Limitaciones del Estudio

Reconocemos las siguientes limitaciones:

- **Datos disponibles:** Limitados por la disponibilidad de vintages históricas del INE
- **Agregación:** El análisis se enfoca en PIB agregado, no en componentes sectoriales
- **Comparabilidad internacional:** Los resultados son específicos para España
- **Cambios metodológicos:** No controlamos por cambios en metodología del INE a lo largo del tiempo

## 9. Conclusiones

Este trabajo proporciona una replicación exitosa y una extensión valiosa del análisis seminal de ?. Nuestros principales hallazgos incluyen:

1. **Validación metodológica completa:** La replicación exacta confirma la robustez de los hallazgos de Pavia et al. (2017) y valida su marco analítico.
2. **Persistencia temporal de patrones:** El patrón estacional  $Q4 \approx Q3 < Q1$  se mantiene consistentemente durante 30 años, confirmando que es una característica estructural del proceso de compilación.
3. **Heterogeneidad en crisis:** Las diferentes crisis económicas afectan la calidad de estimaciones de manera diferente, con la crisis de deuda soberana (3,59x) superando incluso al COVID-19 (2,94x).
4. **Evidencia de aprendizaje institucional:** La menor amplificación de errores durante COVID-19 comparada con crisis anteriores sugiere mejoras en los procesos del INE.
5. **Contribución a reproducibilidad:** Primera implementación completamente reproducible del análisis usando código abierto, estableciendo un estándar para futuras investigaciones.

### 9.1. Direcciones para Investigación Futura

Los resultados de este estudio abren varias avenidas para investigación futura:

- **Análisis sectorial:** Extender el análisis a componentes específicos del PIB
- **Comparaciones internacionales:** Aplicar la metodología a otros países europeos
- **Modelización predictiva:** Desarrollar modelos para predecir errores de revisión
- **Análisis de alta frecuencia:** Examinar patrones mensuales además de trimestrales

## 9.2. Implicaciones para la Práctica Estadística

Los hallazgos proporcionan insights valiosos para las oficinas nacionales de estadística:

1. La importancia del timing estacional en la calidad de estimaciones
2. El valor de mantener registros históricos detallados de vintages
3. La necesidad de adaptar procesos durante períodos de crisis
4. El beneficio de análisis de calidad sistemáticos y periódicos

En conclusión, este trabajo demuestra el valor de la replicación científica rigurosa y la importancia de extender análisis fundamentales con nuevos datos y períodos. Los resultados confirman la solidez del marco analítico de Pavia et al. (2017) mientras proporcionan nuevos insights sobre el comportamiento de las estadísticas oficiales durante crisis económicas extremas.

## 10. Reproducibilidad y Acceso a Datos

### 10.1. Código y Datos

Todo el análisis ha sido implementado en Python utilizando métodos completamente reproducibles. El código fuente, datos y resultados están disponibles en el repositorio GitHub del proyecto:

- **Repositorio:** <https://github.com/mhidper/entropia>
- **Notebook principal:** `replica_pavia_2018/src/pavia_replication.ipynb`
- **Datos procesados:** `replica_pavia_2018/tablas/`
- **Figuras:** `replica_pavia_2018/figuras/`
- **Paper LaTeX:** `replica_pavia_2018/tex/`

### 10.2. Requerimientos Técnicos

Para reproducir completamente el análisis:

```
# Dependencias principales
pandas >= 1.3.0
numpy >= 1.21.0
matplotlib >= 3.4.0
scipy >= 1.7.0
jupyter >= 1.0.0
```

### 10.3. Instrucciones de Replicación

1. Clonar el repositorio: `git clone https://github.com/mhidper/entropia`
2. Navegar a: `cd replica_pavia_2018/src/`
3. Ejecutar: `jupyter notebook pavia_replication.ipynb`
4. Compilar paper: `cd ../tex/ && make all`

## Agradecimientos

Los autores agradecen al Instituto Nacional de Estadística (INE) por la disponibilidad de los datos de la CNTR, y a la comunidad académica por las valiosas contribuciones y feedback recibidos durante el desarrollo de este trabajo. Manuel A. Hidalgo-Pérez agradece el apoyo institucional de la Universidad Pablo de Olavide, y Leandro Navarro Pablo el apoyo de la Autoridad Independiente de Responsabilidad Fiscal (AIReF).