

Medición del crecimiento económico desde el espacio: un enfoque de país individual

VÍCTOR M. GUERRERO

Departamento de Estadística, ITAM

JUAN A. MENDOZA

Financial Mathematics, University of Chicago

Workshop on Econometrics and Data Science,
Monterrey, N. L., noviembre 8 y 9 de 2018

ÍNDICE

1. Introducción
2. Especificación del modelo de HSW
3. Estimación del crecimiento del PIB de un país
4. Aplicación empírica para México
5. Consideraciones finales

1. Introducción

- La medición adecuada del **Producto Interno Bruto** (PIB) es uno de los grandes retos que enfrentan las agencias oficiales de estadística, particularmente en **países en desarrollo**.
- Los datos del PIB deben ser **creíbles** para atraer inversión, elaborar políticas económicas y hacer comparaciones válidas de economías.
 - Hay guías establecidas por la Comisión Estadística de la ONU para mantener el **Sistema de Cuentas Nacionales** (SCN).
 - La **incertidumbre** en las cifras oficiales de crecimiento del PIB continúa a pesar de que los SCN's se revisan con regularidad.

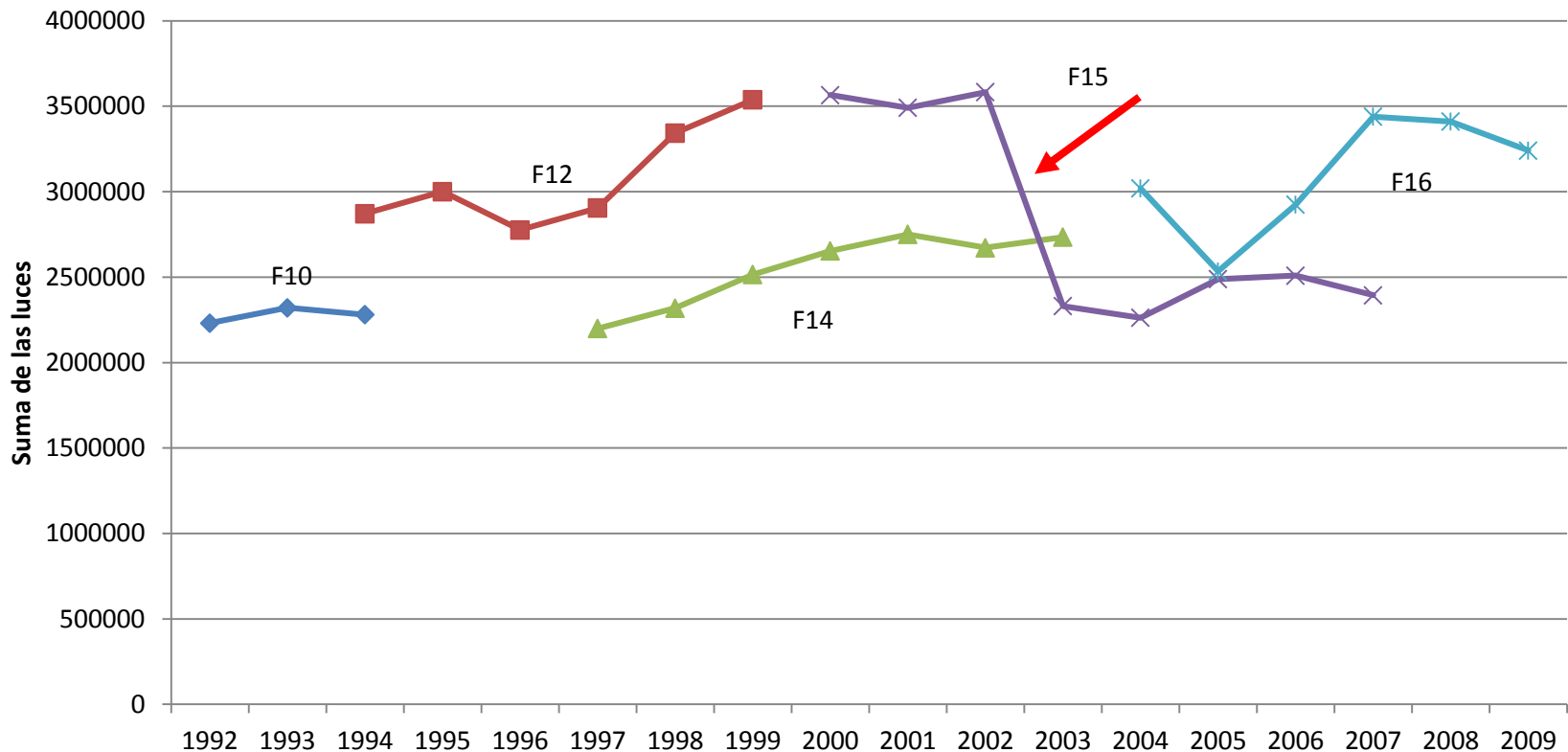
- Se han propuesto **alternativas para calcular el crecimiento económico**, como combinar los enfoques de gasto e ingreso para el PIB (Aruoba *et al.*, 2013).
- Henderson, Storeygard y Weil (2012) (HSW) combinan datos de **luminosidad nocturna, obtenidos de imágenes satelitales**, con cifras oficiales de **países con ingreso medio**, pues los datos de países ricos se consideran confiables.
- Chen y Nordhaus (2011) usan datos de satélites para **países con ingresos bajos**, cuyos sistemas estadísticos tienden a ser deficientes; mientras que Nordhaus y Chen (2014) encuentran que los datos de luces nocturnas son básicamente **útiles para países en desarrollo**.

- **Luminosidad y actividad económica**
- El Programa Satelital de Defensa Meteorológica de la Fuerza Aérea de Estados Unidos diseñó un sistema de sensores para satélites que permite calcular la **luminosidad de las luces nocturnas**.
- La *National Oceanic & Atmospheric Administration* (NOAA) aísla la actividad natural de las luces, para brindar conjuntos de **datos de luz estable** al público.
 - Algunos tipos de **luz excluida** son:
 - incendios forestales,
 - quema de gas,
 - actividad de auroras,
 - efecto de meses de verano (cuando el sol se pone tarde).

- Los datos son **anuales** y forman una **rejilla por latitud y longitud**, con la intensidad de la luz medida como un número digital (ND).
 - El ND es un **número entero** en el intervalo [0, 63], con 0 no actividad luminosa y 63 la mayor intensidad registrada.
 - El sistema utilizado registra la **intensidad de la luz terrestre** por pixeles, 14 veces al día, desde 1992.
 - Los valores para los pixeles surgen de un **complejo proceso de cálculo**, que tiene en cuenta la curvatura terrestre.
- HSW calcularon **promedios ponderados de los datos por pixeles** dentro de cada país, donde la ponderación para cada pixel es la participación territorial del país.
- La **capacidad instalada** en el país se asocia con la actividad luminaria.

- Las comparaciones de ND por sí solas cambian al paso del tiempo pues los **satélites fallan** en sus mediciones.
 - Por ejemplo, en 2003 el satélite **F15** señaló **erróneamente una disminución** de actividad luminaria en todos los países.

Satélites empleados para la obtención de la suma de los ND's para México



- El presente trabajo surge de la especificación del modelo que usan HSW, que usa **datos de panel** para diversos países y se apoya en las **calificaciones del Banco Mundial** para la calidad de los datos de ingresos.
- La distinción de **este trabajo respecto al de HSW** es que:
 - (i) se usan datos de **series de tiempo y satelitales** para cada país por separado, en lugar de usar datos de panel,
 - (ii) **no se requiere calificar la calidad de los datos**, y
 - (iii) se basa en un **método sencillo de estimación no-paramétrica**.
- El método es coherente con el cálculo oficial del PIB, pues sólo emplea **fuentes de datos del país** en cuestión.

2. Especificación del modelo de HSW

- Para el país j y año t :
 - $Y_{j,t}$ es el **PIB verdadero**, expresado en términos reales,
 - $Z_{j,t}$ es el **PIB real reportado oficialmente**,
 - $X_{j,t}$ es el **valor de las luces**, $y_{j,t} = \log(Y_{j,t})$, con $\log(\cdot)$ el logaritmo natural; igual para $z_{j,t}$ y $x_{j,t}$.
- El crecimiento se calcula como **diferencia logarítmica**, o sea,

$$Dy_{j,t} = y_{j,t} - y_{j,t-1} \quad \text{for } t = 2, \dots, N$$

y los crecimientos se relacionan mediante

$$Dz_{j,t} = Dy_{j,t} + \varepsilon_{Dz,j,t},$$

donde $\varepsilon_{Dz,j,t}$ es un error aleatorio con varianza σ_{Dz}^2 ; y por la **relación**

$$Dx_{j,t} = \beta Dy_{j,t} + \varepsilon_{Dx,j,t},$$

con $\varepsilon_{Dx,j,t}$ otro error con varianza σ_{Dx}^2 , no-correlacionado con $\varepsilon_{Dz,j,t}$.

- El crecimiento del PIB oficial se **predice con el de las luces**, como

$$\widehat{Dz}_{j,t} = \widehat{\Psi} Dx_{j,t},$$

donde

$$\widehat{\Psi} = \widehat{Cov}(Dx, Dz) / \widehat{\sigma}_{Dx}^2$$

es el estimador de Mínimos Cuadrados Ordinarios (MCO) del **inverso de la elasticidad de las luces** respecto al ingreso.

- Este estimador es **sesgado e inconsistente** para $1/\beta$, a menos que $\sigma_{Dx}^2 = 0$ (lo que implicaría proporcionalidad perfecta entre $Dx_{j,t}$ y $Dy_{j,t}$) porque

$$\text{plim}(\widehat{\Psi}) = \frac{1}{\beta} \left(\frac{\beta^2 \sigma_{Dy}^2}{\beta^2 \sigma_{Dy}^2 + \sigma_{Dx}^2} \right).$$

- HSW consideran el crecimiento predicho con $\widehat{\Psi}$ tan solo como una aproximación, la cual proponen **combinar con los datos oficiales** mediante

$$\widehat{Dy}_{j,t} = \lambda Dz_{j,t} + (1 - \lambda) \widehat{Dz}_{j,t} \text{ con } \lambda \in (0, 1).$$

- **La varianza del error de predicción es**

$$\text{Var}(\widehat{Dy}_{j,t} - Dy_{j,t}) = \lambda^2 \sigma_{Dz}^2 + (1 - \lambda)^2 \frac{\sigma_{Dy}^2 \sigma_{Dx}^2}{\beta^2 \sigma_{Dy}^2 + \sigma_{Dx}^2},$$

así que el mínimo de esta varianza se obtiene al **elegir el valor**

$$\tilde{\lambda} = \frac{\sigma_{Dy}^2 \sigma_{Dx}^2}{\sigma_z^2 (\beta^2 \sigma_{Dy}^2 + \sigma_{Dx}^2) + \sigma_{Dy}^2 \sigma_{Dx}^2}.$$

- Dicha $\tilde{\lambda}$ se obtiene al **fijar el valor de \emptyset** , dado por el cociente de “varianza de señal a varianza total” para cada país, o sea,

$$\emptyset = \frac{\sigma_{Dy}^2}{\sigma_{Dy}^2 + \sigma_{Dz}^2}.$$

- Para especificar \emptyset , HSW usan las **calificaciones de calidad relativa** de los datos de ingreso nacional que asigna el Banco Mundial y clasifican los países en dos grupos, en escala de 0 a 10:
 - (1) con **buenas estadísticas** (calificados entre 7 y 10), y
 - (2) con **malos datos estadísticos** (calificados debajo de 7).
- La elasticidad de las luces respecto al ingreso (la β del modelo de HSW) la **estimaron como 1.15 con datos panel** de 113 países.
 - El valor de λ (deducido de β) es el mismo para todos los países con *buenos datos*.

3. Estimación del crecimiento del PIB de un país

- En este caso se supone un **modelo de señal más ruido** para el crecimiento del PIB oficial,

$$Dz_t = Dy_t + \eta_t \quad \text{para } t = 2, \dots, N,$$

con η_t **el ruido** que **distorsiona la señal** (el verdadero crecimiento del PIB) Dy_t ; $E(\eta_t) = 0$, $\text{Var}(\eta_t) = \sigma_\eta^2$ y $\text{Cov}(\eta_t, \eta_{t'}) = 0$ si $t \neq t'$.

– También $\text{Cov}(Dy_t, \eta_t) = 0$ y $\text{Var}(Dy_t) = \sigma_{Dy}^2$ para toda t .

- Se supone también una **relación de elasticidad constante** entre luces nocturnas e ingreso, o sea, $X_t = KY_t^\beta$ con K una constante positiva y β la **elasticidad de las luces respecto al ingreso**. Así surge el **modelo**

$$Dx_t = \beta Dy_t + \varepsilon_t \quad \text{para } t = 2, \dots, N,$$

donde $\{\varepsilon_t\}$ son errores no-autocorrelacionados, con $E(\varepsilon_t) = 0$,

$\text{Var}(\varepsilon_t) = \sigma_\varepsilon^2$, $\text{Cov}(Dy_t, \varepsilon_t) = 0$ y $\text{Cov}(\eta_t, \varepsilon_t) = 0$.

- **Mejor Estimación Lineal e Insegada**

- Al usar notación matricial y suponer que β , σ_{ε}^2 y $\alpha = \sigma_{\eta}^2/\sigma_{\varepsilon}^2$ son conocidos, se usa **Mínimos Cuadrados Generalizados** (MCG) para obtener el **Mejor Estimador Lineal e Insegado** (MELI) de Dy ,

$$\widehat{Dy} = \lambda Dz + (1 - \lambda)\widetilde{Dz}$$

con $\widetilde{Dz} = \beta^{-1}Dx$ y $\lambda = \frac{\alpha^{-1}}{\alpha^{-1} + \beta^2} \in (0, 1)$.

- Éste es básicamente el resultado que obtuvieron HSW, pero ahora deducido con un **enfoque estadístico diferente**, que:
 - (1) **hace uso eficiente** de ambas fuentes de información,
 - (2) **justifica la combinación lineal** del crecimiento oficial con el de la intensidad de las luces, y
 - (3) **muestra cómo** la ponderación λ se relaciona con α y β .

- Además, la **matriz de varianza-covarianza** del vector de errores de predicción se obtiene también por MCG y resulta ser

$$\text{Var}(\widehat{\mathbf{Dy}} - \mathbf{Dy}) = \sigma_{\varepsilon}^2 (\alpha^{-1} + \beta^2)^{-1} \mathbf{I}_{N-1}$$

donde \mathbf{I}_{N-1} es la matriz identidad de dimensión (N-1).

- Una **solución factible** requiere estimar σ_{ε}^2 , β y α , como sigue.
 - Por MCG, el **estimador de la varianza** es

$$\widehat{\sigma}_{\varepsilon}^2 = \frac{\widehat{\lambda} \widehat{\beta}^2}{N-3} [\widehat{\alpha}^{-1} (\mathbf{Dz} - \widetilde{\mathbf{Dz}})' (\mathbf{Dz} - \widetilde{\mathbf{Dz}})]$$

de manera que, a menor valor de $\widehat{\lambda}$, menor varianza estimada del error de predicción.

- Para **estimar β** se usa la ecuación

$$Dz_t = \beta^{-1}(Dx_t - \varepsilon_t) + \eta_t = \beta_1 Dx_t + \gamma_t,$$

donde

$$\beta_1 = \beta^{-1} \text{ y } \gamma_t = \eta_t - \beta^{-1}\varepsilon_t,$$

con $E(\gamma_t) = 0$ y $\text{Var}(\gamma_t) = \sigma_\varepsilon^2(\alpha + \beta^{-2})$.

- Como Dx_t y γ_t están correlacionados, el estimador de MCO, $\hat{\beta}_1$, **no es insesgado.**

- Para estimar β_1 sin sesgo, se hace uso del siguiente modelo para el **crecimiento del PIB**

$$E(Dz_t | D\mathbf{x}) = \beta_1 D\mathbf{x}_t \quad \text{para } t = 2, \dots, N.$$

- Al promediar sobre todas las observaciones del crecimiento, se obtiene

$$E[\sum_{t=2}^N Dz_t / (N-1) | D\mathbf{x}] = \beta_1 \sum_{t=2}^N D\mathbf{x}_t / (N-1).$$

- De forma que β_1 puede estimarse con el cociente **de promedios de los crecimientos** del PIB oficial y de las luces, o sea,

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum_{t=2}^N Dz_t / (N-1)}{\sum_{t=2}^N D\mathbf{x}_t / (N-1)} = \frac{z_N - z_1}{x_N - x_1}.$$

- Dicho estimador es **insesgado**, dado Dx , si los errores en el modelo para Dz_t tienen media cero.
 - Pero sólo utiliza el crecimiento de largo plazo de las variables (**no es confiable** para estimar el crecimiento anual del PIB).
 - Su **interpretación como inverso de la elasticidad** de las luces se pierde.
- La propuesta es **usar la mediana**, en lugar del **promedio** de Dx , o sea, si $\text{med}(Dx)$ es la mediana del crecimiento de las luces, entonces

$$\hat{\beta}_1 = (Dz)_{\text{med}(Dx)} / \text{med}(Dx),$$

con $(Dz)_{\text{med}(Dx)}$ el crecimiento del PIB que corresponde a $\text{med}(Dx)$.

- Este estimador es **insesgado** dado Dx , y es **robusto** ante la presencia de mediciones satelitales erróneas.

- Para α se usa la relación $\lambda = \alpha^{-1}/(\alpha^{-1} + \beta^2)$, de forma que una vez obtenido $\hat{\beta}^2$, α se estima como

$$\hat{\alpha} = \frac{1-\lambda}{\lambda\hat{\beta}^2}$$

al elegir un valor apropiado de $\lambda \in (0, 1)$.

- Como la varianza estimada del error de predicción disminuye con λ , se elige el menor valor de λ que cumple con el siguiente Teorema.

– **Teorema de Tchebysheff.** Sea W una variable aleatoria con media finita μ y varianza σ^2 . Entonces, para $k > 0$ se cumple que

$$\Pr[|W - \mu| \geq k\sigma] \leq 1/k^2.$$

- Así, para $t = 2, \dots, N$ y $k = 2$, se debe cumplir que

$$\Pr\left[|\widehat{Dy}_t - Dy_t| \geq 2\hat{\sigma}_\varepsilon\sqrt{(\hat{\alpha}^{-1} + \hat{\beta}^2)^{-1}}\right] \leq 1/4.$$

- Por lo tanto, una serie de **datos de crecimiento oficial** $\{Dz_t\}$ se considera cercana a $\{Dy_t\}$ (por ello es una **buena representación del verdadero crecimiento del PIB**) si a lo más $1/4$ de los datos de $\{Dz_t\}$ están fuera de los **intervalos de ± 2 errores estándar**

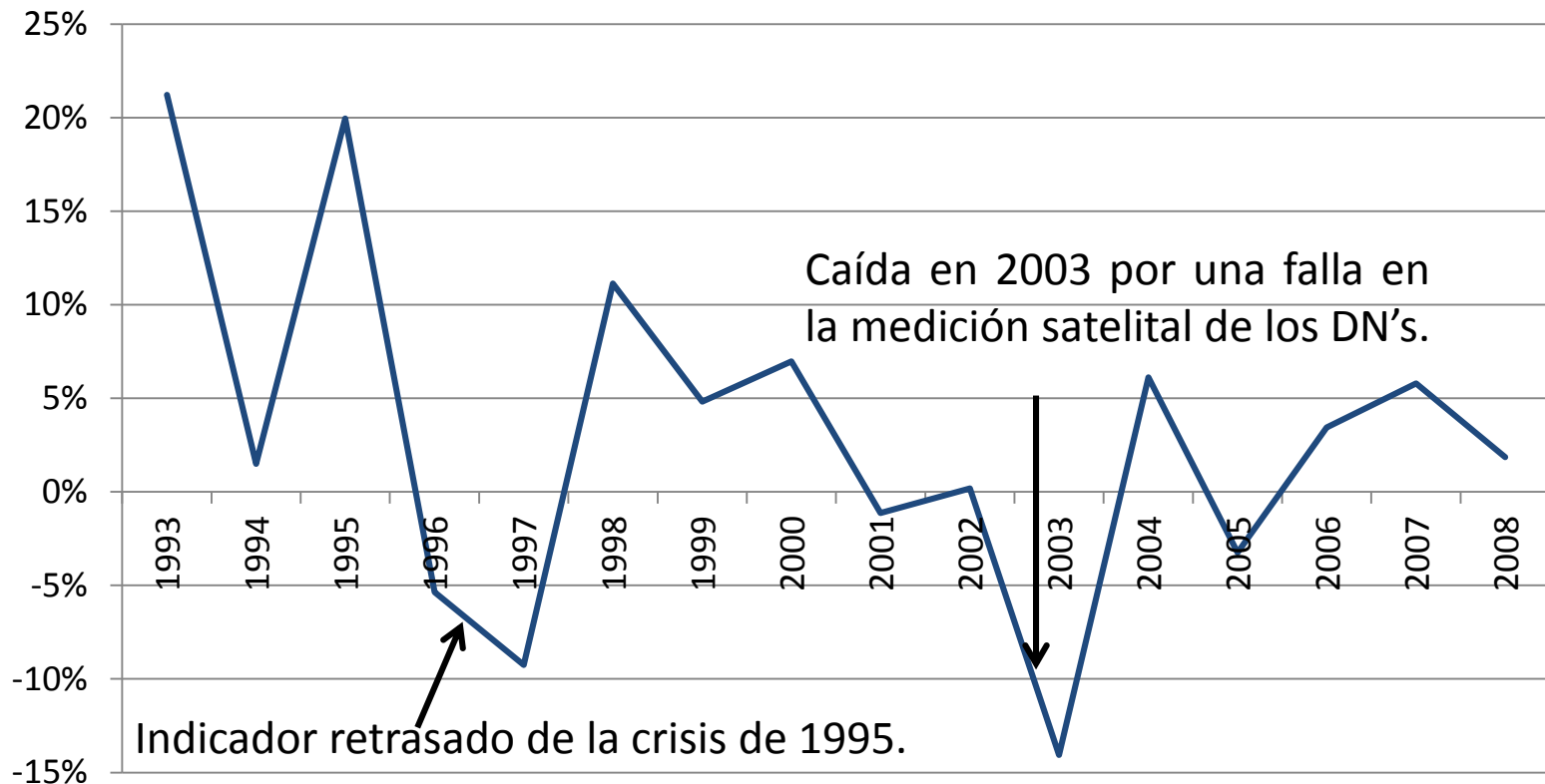
$$\widehat{Dy}_t \pm 2\widehat{\sigma}_\varepsilon \sqrt{(\widehat{\alpha}^{-1} + \widehat{\beta}^2)^{-1}} \text{ para } t = 2, \dots, N.$$

- Como **no hay supuesto distribucional**, no se puede hacer inferencia estadística propiamente, es decir, no se puede asignar nivel de confianza a los intervalos para los parámetros, ni probabilidad a los intervalos de predicción.

- Para resumir el procedimiento, conviene enunciar los **pasos que deben seguirse** para aplicarlo.
1. Estimar β con $\hat{\beta}_1^{-1}$ (en función de la mediana de Dx).
 2. Elegir un valor de λ entre 0 y 1.
 3. Calcular $\hat{\alpha}$, $\hat{\sigma}_\varepsilon^2$ y \widehat{Dy} con los valores $\hat{\beta}$ y λ .
 4. Calcular **intervalos de $\pm 2\hat{\sigma}_\varepsilon$** para el crecimiento del PIB y contar los elementos de $\{Dz_t\}$ fuera de dichos intervalos.
 5. Repetir los pasos 2, 3 y 4 para otros valores de λ . El menor de estos valores, que deje $1/4$ de los elementos de $\{Dz_t\}$ fuera de las cotas de Tchebysheff, se considera el estimador $\hat{\lambda}$.

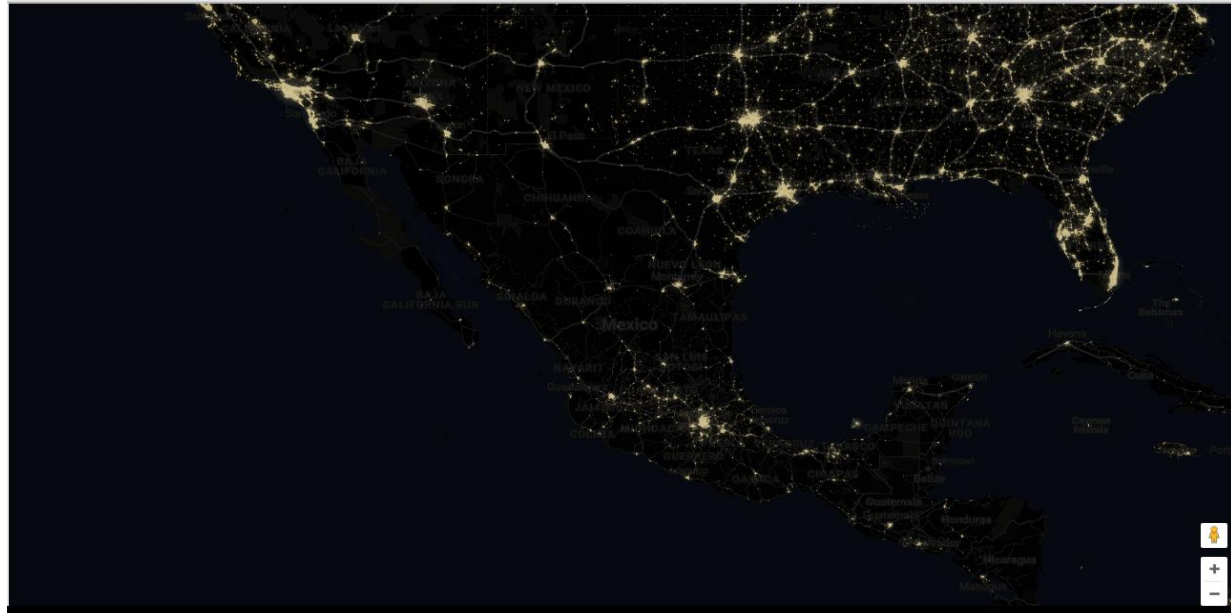
4. Aplicación empírica para México

- La siguiente figura muestra el **crecimiento de las luces en México**, de 1993 a 2008, medido como el cambio anual del DN promedio.



Luces nocturnas en México

1992



2008

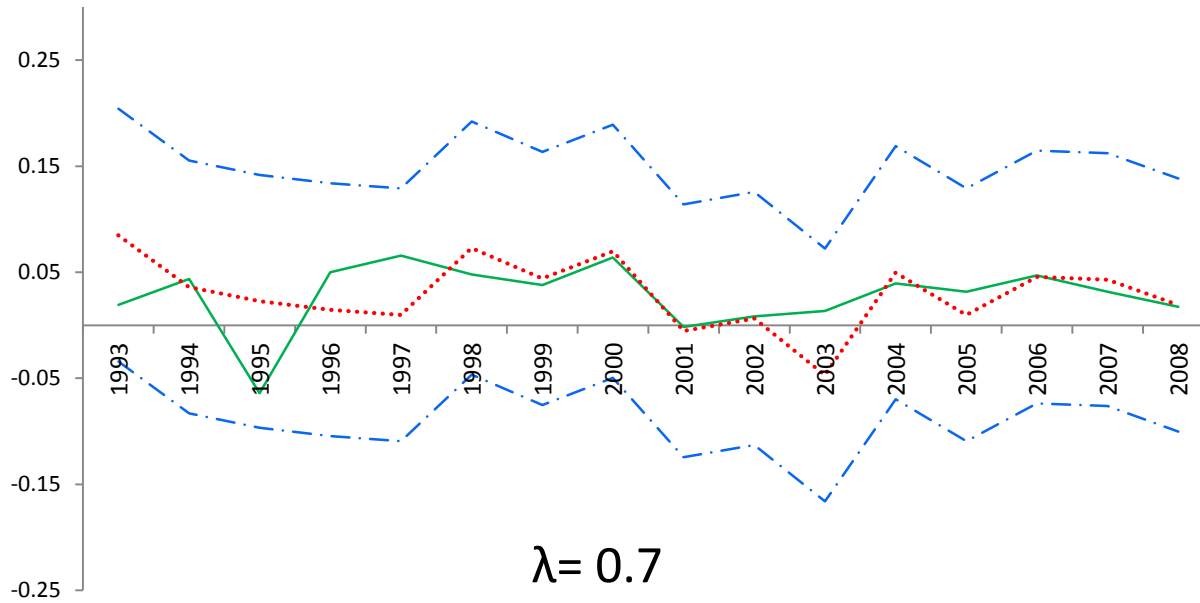


- La med(Dx) para el periodo 1992-2008 se obtuvo como promedio de los crecimientos de DN's para 2006 y 2008, de forma que $\hat{\beta}_1 = 1.238$; y la elasticidad estimada de las luces respecto al ingreso es $\hat{\beta} = 0.808$.
- El **supuesto de no-correlación serial** se verificó al calcular el coeficiente autorregresivo de orden 1, -0.24, cuyo error estándar 0.29 condujo a un p-valor de 0.42 que no-rechaza el supuesto.
- El cuadro que sigue muestra valores de $\hat{\alpha}$ y $\hat{\sigma}_\varepsilon^2$ para diferentes $\hat{\lambda}$'s.

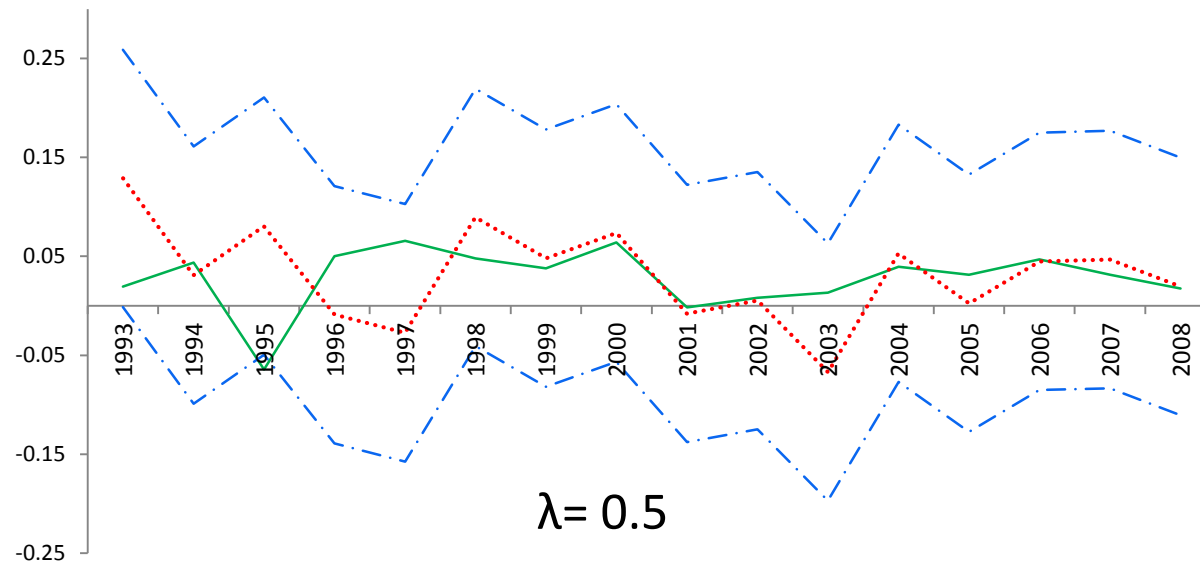
Parámetros estimados correspondientes a $\hat{\beta} = 0.808$

$\hat{\lambda}$	0.9	0.8	0.7	0.6	0.5	0.4	0.3	0.2	0.1
$\hat{\alpha}$	0.170	0.383	0.656	1.021	1.532	2.298	3.574	6.127	13.786
$\hat{\sigma}_\varepsilon^2$	0.010	0.009	0.008	0.007	0.006	0.004	0.003	0.002	0.001

Crecimientos oficial (línea sólida) y estimado (punteada), con intervalos de $\pm 2\hat{\sigma}_\varepsilon$

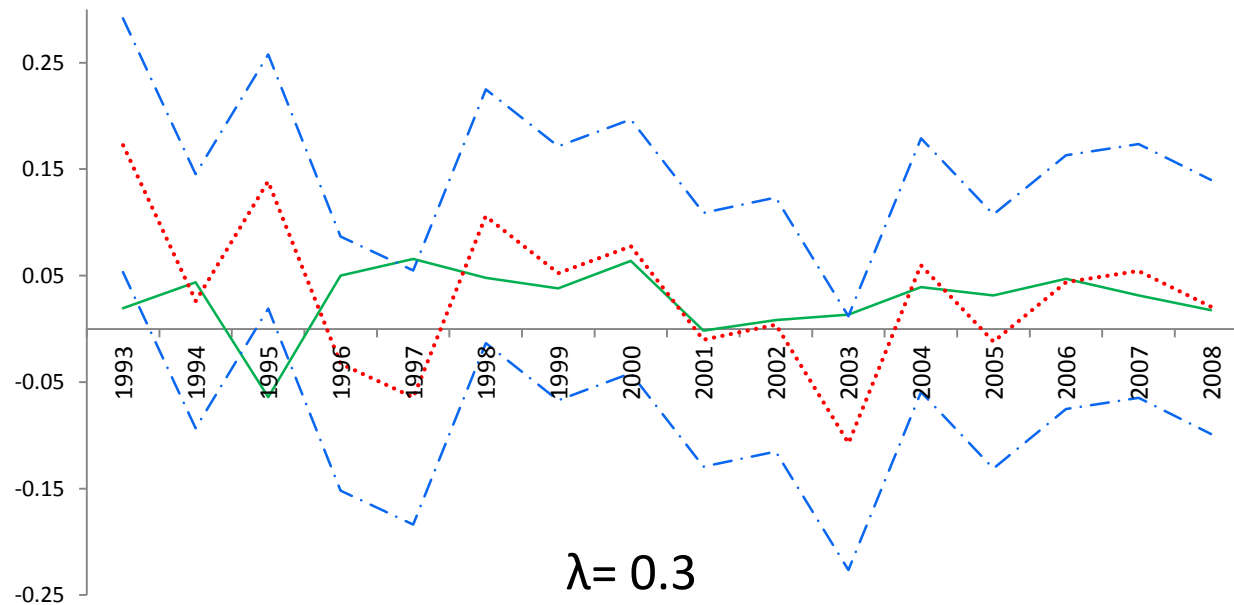


No hay observación que salga de su intervalo.
($0/16 < 1/4$)

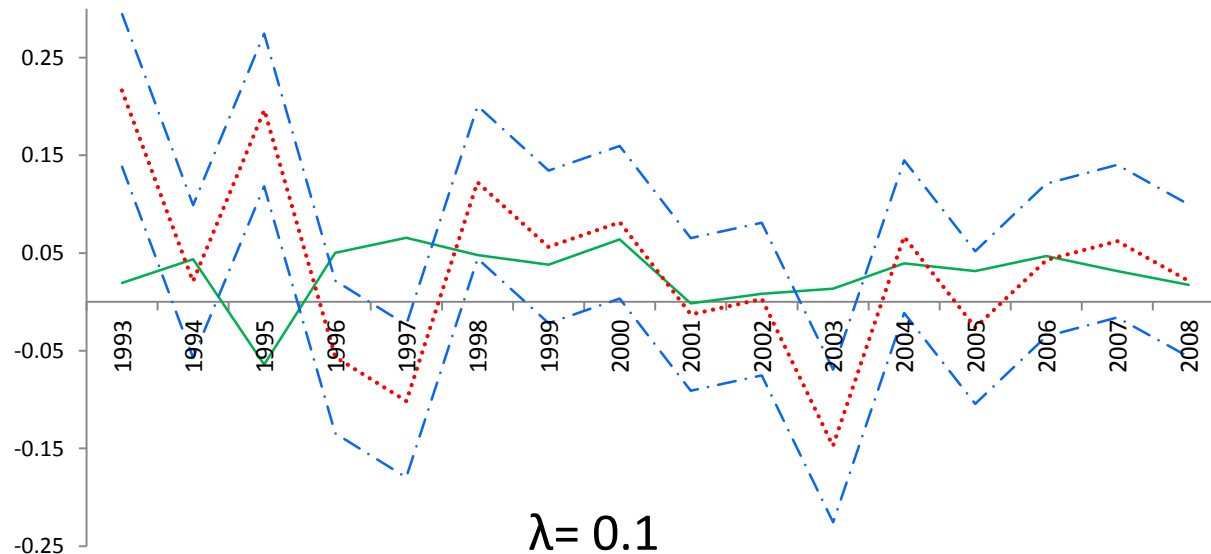


Sólo una observación sale de su intervalo.
($1/16 < 1/4$)

Crecimientos oficial (línea sólida) y estimado (punteada), con intervalos de $\pm 2\hat{\sigma}_\varepsilon$

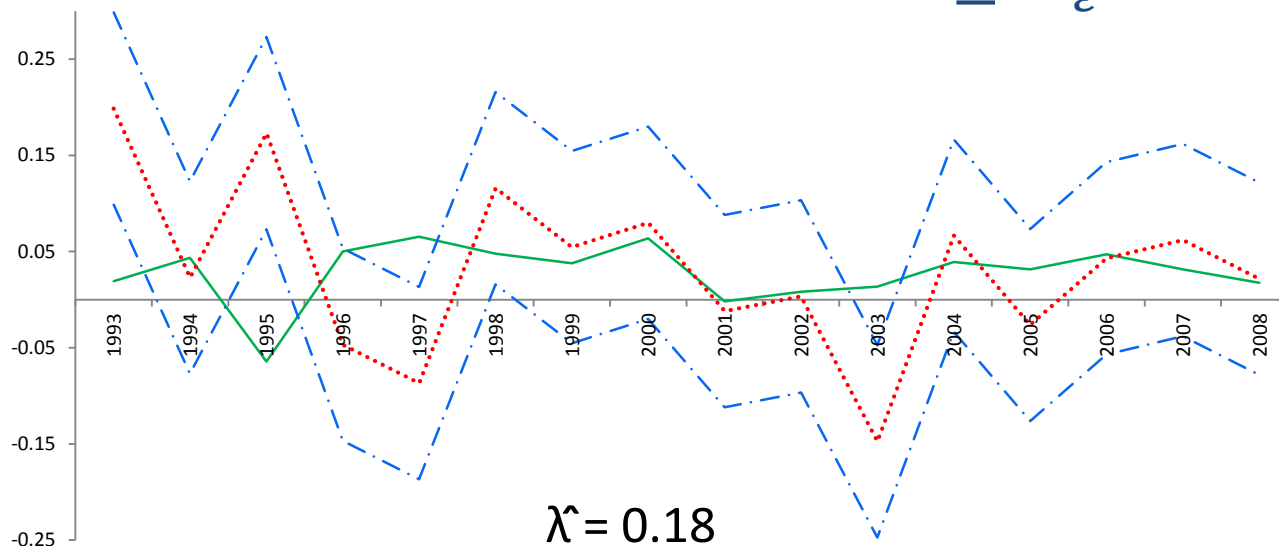


Cuatro
observaciones
están fuera de
los intervalos.
(4/16 = 1/4)



Cinco
observaciones
se salen de sus
intervalos.
(5/16 > 1/4)

Crecimientos oficial (línea sólida) y estimado (punteada), con intervalos de $\pm 2\hat{\sigma}_\varepsilon$



Cuatro observaciones caen fuera de sus intervalos.
(4/16 = 1/4)

- Nótese que $\hat{\lambda} = 0.18$ es el menor valor (entre los que se usaron) que cumple con el requisito del Teorema de Tchebysheff.
- La estimación del verdadero PIB real conduce a un crecimiento promedio para 1992-2008 de 3.27%, mientras que el crecimiento oficial promedio es de 2.82%.
 - Por lo tanto, el crecimiento real se **subestimó 0.45% por año**.
 - HSW dedujeron una **subestimación anual de 0.43%**.

5. Consideraciones finales

- El modelo de HSW permite mejorar el cálculo oficial de crecimiento del PIB; aquí se propone una **simplificación del procedimiento de cálculo**, que emplea la intensidad de las luces en forma eficiente.
- El método propuesto estima los parámetros de cada país **en forma individual y robusta**, con un **método simple y no-parámtrico**.
- **No usa calificaciones** para los datos, ni la misma ponderación del crecimiento de la intensidad de las luces, para distintos países
- La **falta de credibilidad** en los datos oficiales se mitiga al usar datos de **luces nocturnas**, para medir el crecimiento en forma complementaria.

¡Gracias por su atención!

Referencias

Aruoba BS, Diebold FX, Nalewaik J, Shorfheide F, Song D (2013). Improving GDP Measurements: A Measurement-Error Perspective. **National Bureau of Economic Research**, Working paper 18954: 1-34.

Chen X, Nordhaus W (2011). Using luminosity data as a proxy for economic statistics. **The Proceedings of National Academy of Sciences** 108(21): 8589-8594.

Henderson JV, Storeygard A, Weil DN (2012). Measuring Economic Growth from Outer Space. **American Economic Review** 102(2): 994-1028.

Nordhaus W, Chen X (2014). A sharper image? Estimates of the precision of nighttime lights as a proxy for economic statistics. **Journal of Economic Geography** (Advanced Access, May 7, 2014): 1-30.