

Un modelo de estimación para la serie de recaudación del ISR

An Estimation Model for the series of Collection of Income Tax

José Alberto Bravo López*

In Memoriam Emilio Caballero †

Resumen

La política impositiva desempeña un papel esencial para que el gobierno cumpla con sus funciones, no solo porque provee de recursos para ejercer el gasto público, sino porque los impuestos tienen efectos sobre la asignación de recursos, la distribución del ingreso y el nivel de la demanda agregada. En virtud de lo anterior, es indispensable contar con estimaciones de los ingresos que permitan tener una respuesta automática del presupuesto público ante fluctuaciones no anticipadas en el Ingreso Nacional. Por ende, en este trabajo, de acuerdo con la metodología propuesta por Engle y Granger, se propone un modelo, para estimar la recaudación del Impuesto sobre la Renta, en México.

Palabras clave:

- ISR
- Impuestos, subvenciones e ingresos
- Tributación

Abstract

The role of taxation is important not only because it provides resources to exercise public spending, but because taxes have effects on resource allocation, income distribution and the level of aggregate demand. In this sense, it is essential to estimate the tax collection's response to unanticipated fluctuations in the national income. Therefore, according to the methodology proposed by Engel and Granger, in this paper, a model is developed, in order to estimate and forecast the Tax Income Collection, in Mexico.

Keywords:

- Personal Income
- State and Local Taxation
- Taxation

JEL: H24, H71, H1

Introducción

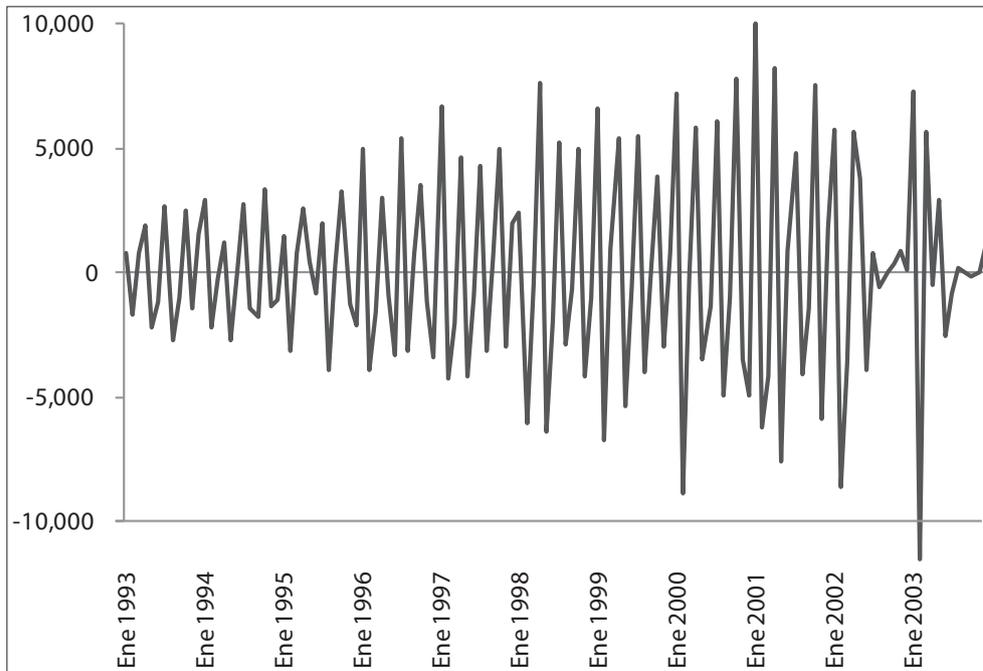
En la actualidad, la mayoría de los países tienen un sistema económico mixto, donde la distribución del ingreso no se determina, únicamente, por la forma de propiedad privada de los factores de la producción, y de sus ganancias en el mercado, sino que, también, es resultado de la intervención del Estado. El Sector Público desempeña un papel importante en el funcionamiento económico de un país, ya que determina el marco legal, para que los agentes económicos puedan desarrollar actividades productivas. Además, se encarga de proporcionar bienes públicos¹ y de intervenir en los mercados en los que hay

¹ Bienes que se caracterizan por la no exclusión en su consumo y por ausencia de rivalidad, en el mismo. El elevado costo de excluir, selectivamente, del goce de un bien a quienes no pagaron por él, ocasiona que su producción no resulte atractiva, para el sector privado de la economía. Por ello, el gobierno tiene la necesidad de obtener ingresos, para proveer a la sociedad de bienes públicos que tienen una valoración, aunque no se comercialicen, en el mercado.

* Analista de la SHCP y estudiante de la Maestría en Finanzas del ITAM.

† En honor de Emilio Caballero, profesor de Estudios Profesionales de la Facultad de Economía de la UNAM, a quien, aunque no tuve la oportunidad de conocer, le estoy agradecido, porque su obra me ayudó a comprender la realidad tributaria de este país. Donde quiera que esté, profesor, lo saludo con admiración, respeto y agrado.

Gráfica 3
Estacionalidad de ISR



Fuente: elaboración propia.

**Estimación del modelo:
técnicas de relaciones causa-efecto**

Las relaciones causa-efecto tienen bases estructurales que pueden existir entre las variables involucradas en el análisis. En este sentido, es necesario determinar cuáles variables pueden estar o están relacionadas de forma estructural, es decir, que mantienen una relación estable de largo plazo. Este tipo de relaciones es importante en la teoría económica, dado que se condiciona el comportamiento de una variable dada con el comportamiento de otras variables. Por esto, se debe identificar a las variables que pueden determinar el comportamiento de la recaudación de Impuesto Sobre la Renta. Sin embargo, antes de iniciar con el análisis de las relaciones estructurales, las series económicas deben cumplir con ciertas características, necesarias para utilizar este tipo de modelos, en particular el de la estacionariedad o la no presencia de raíces unitarias, en la serie. En 1976, Dickey y Fuller desarrollaron una prueba

del Impuesto Sobre la Renta. La Tabla 3 muestra los resultados para la serie de ISR, en primeras diferencias regulares.

Tabla 3. Resultados de la Prueba de Raíz Unitaria y Correlación

Serie	Estadístico DFA	Nivel de Confianza (%)	Valor Crítico	Serie	$(n - p) R^2$	$\chi_p^2 > (n - p) R^2$
	-13.79	1	-3.45	Δ_{ISR}	1.056329	0.589
Δ_{ISR}		5	-2.87			
		10	-2.57			

Para la primera diferencia regular de la serie, el valor absoluto del estadístico DFA es mayor, en valor absoluto, a cualquiera de los valores críticos de la prueba. Por lo anterior, en primera diferencia regular, la serie no presenta raíz unitaria, por lo que, en esta situación, es estacionaria, es decir, la serie de recaudación del ISR.

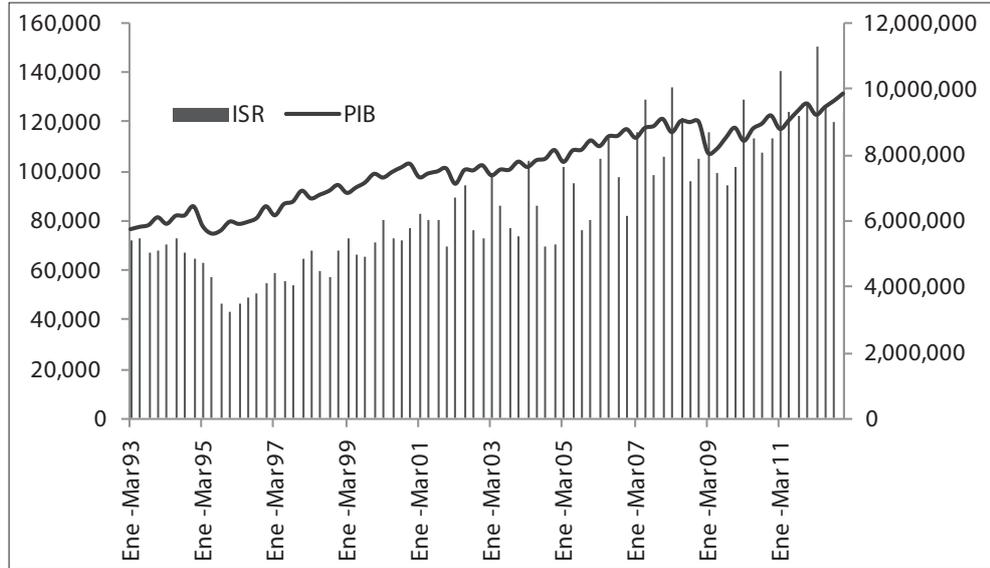
Si una variable x es integrada de orden d y una variable z es integrada de orden d, la combinación lineal de ambas puede resultar en una variable integrada de orden cero, es decir, estacionaria, en niveles, indicativo que x y z están co-integradas. Por lo anterior, se tiene que determinar la posible variable co-integrada con la Recaudación del ISR. En este sentido, una variable que mida el desempeño de la actividad económica puede ser un fuerte candidato, para establecer una relación de equilibrio de largo plazo con la recaudación. Dada la frecuencia de observación de la serie, se considera el PIB, como indicador de la actividad económica.¹⁴ En la gráfica 4, se muestra la relación entre la Recaudación del Impuesto Sobre la Renta y el Producto Interno Bruto.

¹⁴ Si el análisis se hiciera de forma mensual, se pudiese considerar el IGAE, como variable indicadora de la actividad económica. No obstante, el modelo se estima con datos cuya frecuencia es trimestral

Gráfica 4

ISR VS PIB

(cifras trimestrales reales)



Fuente: elaboración propia.

Como se puede observar, existe una relación entre la evolución de la recaudación de ISR y el PIB, por lo que se considera que puede existir una relación de equilibrio de largo plazo entre la recaudación y el producto interno. La frecuencia mínima del PIB es trimestral, por lo que el análisis de la información se hace con esta frecuencia. Se debe determinar el orden de integración de la variable, con frecuencia trimestral. En la Tabla 4, se presentan los resultados para la serie de ISR y PIB, en niveles.

Tabla 4. Resultados de la Prueba de Raíz Unitaria y Correlación (cifras trimestrales)

Serie	Estadístico DFA	Nivel de Confianza (%)	Valor Crítico	Serie	$(n - p) R^2$	$\chi_p^2 > (n - p) R^2$
ISR	-0.3338	1	-3.52	ISR	1.4686	0.479
		5	-2.90			
		10	-2.58			
PIB	-0.0627	1	-3.52	PIB	2.0022	0.36
		5	-2.90			
		10	-2.58			

En ambos casos, los estadísticos DFA son, en términos absolutos, menores a los valores críticos, por lo que al menos hay una raíz unitaria, en cada serie. En la tabla 5, se muestran los resultados para la primera diferencia regular de cada serie.

Tabla 5. Resultados de la Prueba de Raíz Unitaria y Correlación (cifras trimestrales)

Serie	Estadístico DFA	Nivel de Confianza (%)	Valor Crítico	Serie	(n-p) R ²	χ _p ² > (n-p) R ²
ΔISR		1	-3.52	ΔISR	1.142	0.5648
		5	-2.90			
		10	-2.58			
Serie	Estadístico DFA	Nivel de Confianza (%)	Valor Crítico	Serie	(n-p) R ²	χ _p ² > (n-p) R ²
ΔPIB		1	-3.52	ΔPIB	1.993	0.369
		5	-2.90			
		10	-2.58			

Dado que el ISR~I (1) y el PIB~I (1) (ambas series son estacionarias, aplicando la primera diferencia regular), es posible estimar el Modelo de Corrección de Errores, utilizando el método de estimación en dos etapas de Engle y Granger (1987).

Primera Etapa: se estima el modelo de regresión de largo plazo.

$$R_t = \alpha_0 + \beta(VEC)_t + \sum_{h=1}^7 \alpha_i D_i + \zeta_t \tag{2}$$

Donde R_t es la recaudación al tiempo t , VEC, es la variable explicativa co-integrada, es el error de la regresión. Adicionalmente, se añaden variables dicotómicas: *i*) crisis1: modela el efecto de la crisis económica de 1995 ; *ii*) crisis 2: modela el efecto de la crisis de 2009; *iii*) IETU: refleja la entrada en vigor del Impuesto Empresarial a Tasa Única; *iv*) Primer Trimestre: describe el pago de Renta del flujo de ingreso, generado en Diciembre y la Declaración Anual de las Personas Morales; *v*) Segundo Trimestre: modela la declaración anual de las personas físicas; *vi*) Efecto90: para reflejar el efecto de la implementación del Régimen Intermedio, para personas físicas y del Régimen

El signo de los coeficientes concuerda con lo esperado, todos los coeficientes resultaron significativos, a 95% nivel de confianza y el p-valor de la Prueba LM, con un rezago, es 0.53, indicativo que los residuales de la regresión no tienen auto-correlación de orden uno. El ajuste es relativamente bueno, ya que el coeficiente de determinación $R^2=0.9285$; es decir; 93% de las variaciones en la recaudación de ISR son explicadas por variaciones en las variables exógenas. La metodología de Engle y Granger establece que los residuales no deben presentar alguna raíz unitaria. Con este propósito, se realiza la siguiente regresión:

$$\begin{aligned} \Delta \xi_t &= \delta \xi_{t-1} + \beta \Delta(\xi_{t-1}) + \varepsilon_t \\ \Delta \xi_t &= -1.260 \xi_{t-1} + 03.61 \Delta \xi_{t-1} \quad t : (-8.439) \end{aligned} \quad (3)$$

Bajo la hipótesis Nula. $\delta=0$ (no cointegración). El valor crítico para $T=100$ y $\alpha = 5\%$ es -3.398 ,¹⁵ entonces $8.439 > 3.398$. Por lo tanto, rechazamos H_0 , esto es, la recaudación y el PIB están co-integradas, por lo que existe una relación de largo plazo entre las dos variables.

De esta manera, y considerando los resultados de la estimación, en (3), la inferencia que se extrae de ésta se puede considerar válida, para el horizonte de tiempo de la muestra.

En el cuadro 2, aparecen las auto-correlaciones generadas al especificar la el modelo (3), donde el estadístico Q de Ljung-Box confirma que los residuos no se encuentran correlacionados.

¹⁵ Se usaron las tablas de Co-Integración de Engle y Granger.

Cuadro 3 Estimaciones Modelo de Corrección de Errores				
Variable	Coefficiente	Desv. Estándar	Estadístico T	P-Valor
ξ_{t-1}	-0.664926	0.161460	-4.118208	0.0001
ΔPIB_{t-12}	-0.008731	0.004758	-1.834986	0.0716
ΔISR_{t-12}	0.223147	0.097599	2.286367	0.0258
ΔISR_{t-4}	0.509874	0.101860	5.005658	0.00000

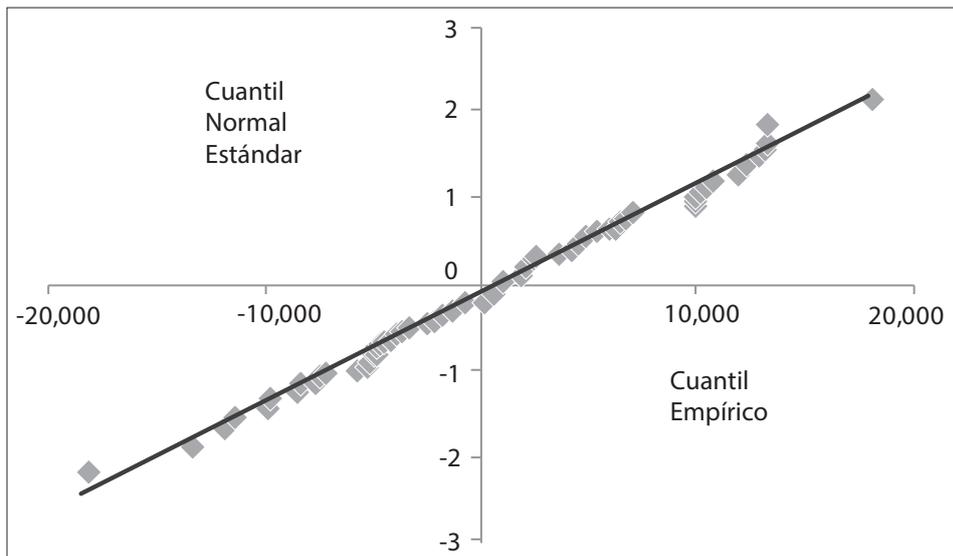
Todos los coeficientes son estadísticamente significativos, a 5%, con excepción del coeficiente asociado a la diferencia regular del rezago de orden 12 del PIB, que es significativo a 10%. El signo negativo para el coeficiente del error rezagado actúa para restaurar el equilibrio, en el siguiente período, en este caso, trimestralmente. Si la Recaudación del Impuesto Sobre la Renta y el PIB no están en equilibrio en el período t-1, entonces el mecanismo de corrección del error actúa para regresar el ISR a la relación estable de largo plazo, que guarda con el PIB. Para el caso de la serie de recaudación del ISR, se observa que su desviación respecto del nivel de equilibrio se corrige trimestralmente en 66%, aproximadamente, es decir, la proporción del desequilibrio del ISR, en t-1, corregida en t, es 66%; en otras palabras, la velocidad de ajuste, de la Recaudación de ISR, hacia su valor de equilibrio de largo plazo es 66 por ciento.

Verificación de los supuestos del modelo

Normalidad en los Residuales

En primera instancia, se realizó la gráfica de probabilidad normal (Cuantil - Cuantil), donde el eje de las frecuencias acumuladas se encuentra en una escala que corresponde al de las probabilidades acumuladas de la distribución normal, es decir, los cuantiles de la distribución normal estándar se pueden expresar como una función lineal de los cuantiles de la distribución empírica, por lo que debido a que las transformaciones lineales preservan la normalidad, si los datos ajustan a una línea recta, se puede concluir que los residuales se distribuyen de manera normal. En la gráfica 5 se observa este análisis.

Gráfica 5
Cuantil-Cuantil



Fuente: elaboración propia, con base en la Distribución de los Residuales.

Los puntos graficados presentan el comportamiento aproximado de una línea recta, teniendo pequeñas fluctuaciones, por lo que concluimos que los datos provienen de una distribución normal. La implicación de la gráfica cuantil-cuantil es que si los datos, en la gráfica, estuviesen sobre una línea recta de 45 grados, las observaciones seguirían exactamente la distribución empírica propuesta, en este caso, la Normal. Si es una recta pero no de 45 grados sería indicativo que los datos deben transformarse linealmente para ajustarse a la distribución empírica. Aunado a lo anterior, el p-valor de la Prueba Jarque-Bera es 0.8327, por lo que concluimos que los Residuales se distribuyen normalmente. Por su parte, en el cuadro 4, aparecen las auto-correlaciones generadas al especificar la el modelo (4).

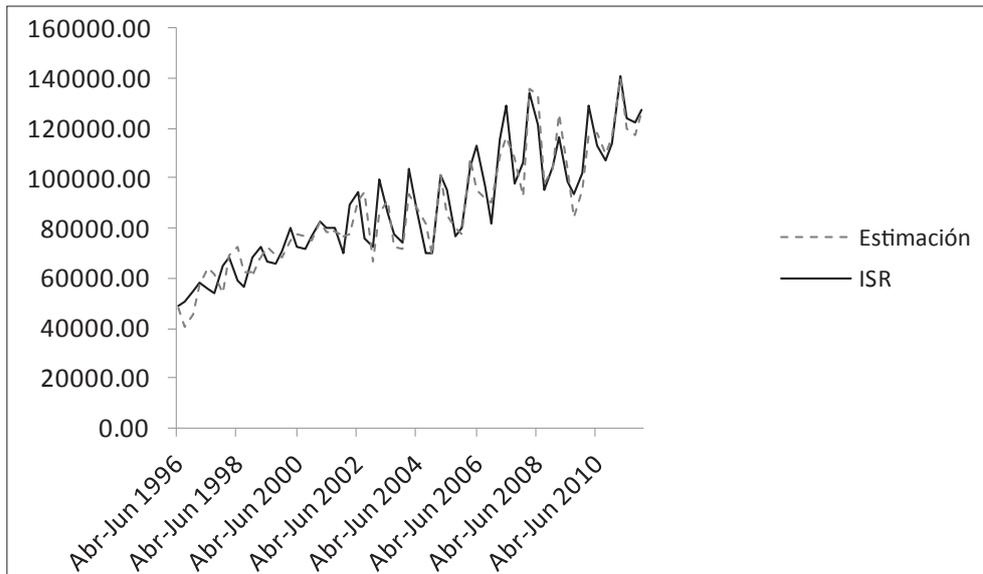
Cuadro 4 Auto-Correlaciones de los Residuos MCE			
Auto Correlación	Auto Correlación Parcial	Estadístico Q	P-Valor
-0.074	-0.074	0.3604	54.80%
-0.376	-0.383	9.8481	0.70%
0.085	0.021	10.339	1.60%
0.129	-0.006	11.495	2.20%
-0.034	0.021	11.579	4.10%
-0.093	-0.058	12.206	5.80%
-0.194	-0.256	14.959	3.70%
0.093	-0.004	15.599	4.80%
0.209	0.086	18.918	2.60%
-0.095	0.001	19.621	3.30%
-0.173	-0.08	21.976	2.50%
0.023	-0.104	22.018	3.70%
0.121	-0.006	23.226	3.90%
0.03	0.026	23.304	5.60%
-0.121	-0.028	24.557	5.60%
-0.054	-0.024	24.807	7.30%

El p-valor del estadístico Q de Ljung-Box confirma que los residuos no se encuentran correlacionados. Como aproximación a la varianza de los residuales del modelo, se elevaron al cuadrado los mismos. La función de Auto-Correlación de los Residuales al cuadrado, se presenta en el cuadro 5.

Pronóstico

Una vez que se verificó la estacionariedad y distribución de los residuales, en el Modelo de Corrección de Errores, el siguiente paso es pronosticar. El modelo se estimó hasta el último trimestre de 2011, por lo que se evaluó su capacidad predictiva, en 2012. En la gráfica 6, se presentan los valores estimados del modelo y las observaciones de la serie.

Gráfica 6
Modelo de Corrección de Errores



Dada la característica del Modelo de Corrección de Errores, el Pronóstico puede darse para un período, ya que depende del residual de la regresión de co-integración, con un período de rezago. No obstante, en el cuadro 6, se presenta el pronóstico con el Mecanismo de Corrección de Errores y una

que incorpora las predicciones del mecanismo de corrección de errores y el método propuesto, para la extracción de la Tendencia y Estacionalidad.¹⁶

Apéndice

Un método de pronóstico, para un Modelo de Extracción de los Componentes Estacional y Tendencial, en una Serie de Tiempo.

En este trabajo, la descomposición de una serie de tiempo, en tendencia y estacionalidad se plantea como un problema de optimización. Se presenta, también, un método para pronosticar, mediante la extracción dichos componentes. En específico, se utiliza la serie del Producto Interno Bruto Trimestral en el período 1993-2012.

2. Modelo de Pronóstico

El problema es descomponer una serie de tiempo $\{\mathbf{x}_t\}_{t=1,2,\dots,T}$ en tendencia $\{\mathbf{y}_t\}_{t=1,2,\dots,T}$, un componente estacional $\{\mathbf{z}_t\}_{t=1,2,\dots,T}$, y un componente estocástico $\{\mathbf{u}_t\}_{t=1,2,\dots,T}$, tal que:

$$\mathbf{x}_t = \mathbf{y}_t + \mathbf{z}_t + \mathbf{u}_t \quad \text{para } t = 1, 2, \dots, T \quad (1)$$

O de manera equivalente:

$$\mathbf{x} = \mathbf{y} + \mathbf{z} + \mathbf{u}$$

Donde \mathbf{x} , \mathbf{y} , \mathbf{z} y \mathbf{u} son vectores de dimensión $T \times 1$. Existen ciertas características, que se deben presentar en los componentes de tendencia y estacionalidad, mencionados, en la siguiente sección.

1. La suma de la tendencia y estacionalidad deben reflejar el comportamiento de la serie de la mejor manera posible, es decir, el componente estocástico $\mathbf{u} = \mathbf{x} - \mathbf{y} - \mathbf{z}$ debe minimizarse. Se utiliza la función $\mathbf{h}: \mathbf{R}^T \rightarrow \mathbf{R}$ como medida de \mathbf{u} , en específico, la suma de errores al cuadrado $\mathbf{h}(\mathbf{u}) = \mathbf{u}^T \mathbf{u}$, la cual se minimiza.

2. La tendencia requiere ser lo más suave posible, en aras de reflejar el comportamiento de largo plazo de la serie, es decir, sea la función $\mathbf{f}: \mathbf{R}^T \rightarrow \mathbf{R}$

¹⁶Véase el Apéndice, para una explicación del método mencionado, en el desarrollo del ensayo.

$$D = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & 1 \\ \vdots & 0 & \dots & 1 & \dots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

De dimensiones $(T + p - 2, T + p)$ p =Períodos a Pronosticar

Sea la matriz de agregación:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Con dimensiones $(T + p - s + 1, T + p)$ s = orden del período estacional

Las matrices 7 y 8 nos permiten escribir (3) como:

$$\begin{pmatrix} x \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I & I \\ D & 0 \\ 0 & A \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y \\ z \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} u \\ \xi \\ \xi \end{pmatrix}$$

Donde se incorporan columnas con valor de cero, en aras de modelar el pronóstico.

El sistema descrito en (9) se resuelve mediante mínimos cuadrados ordinarios.

Como ilustración numérica del método propuesto, se propone el siguiente vector numérico: $x = (1,2,3,\dots,10)^T$ Con $s = 2$.

