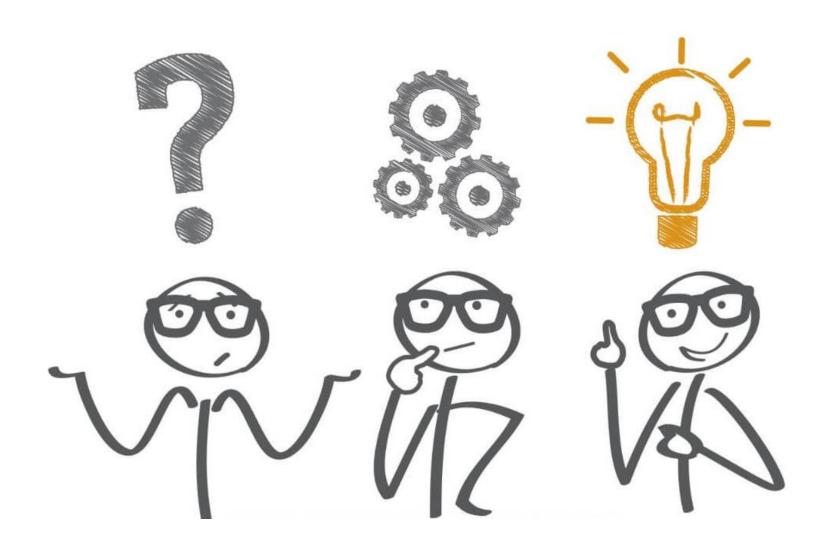
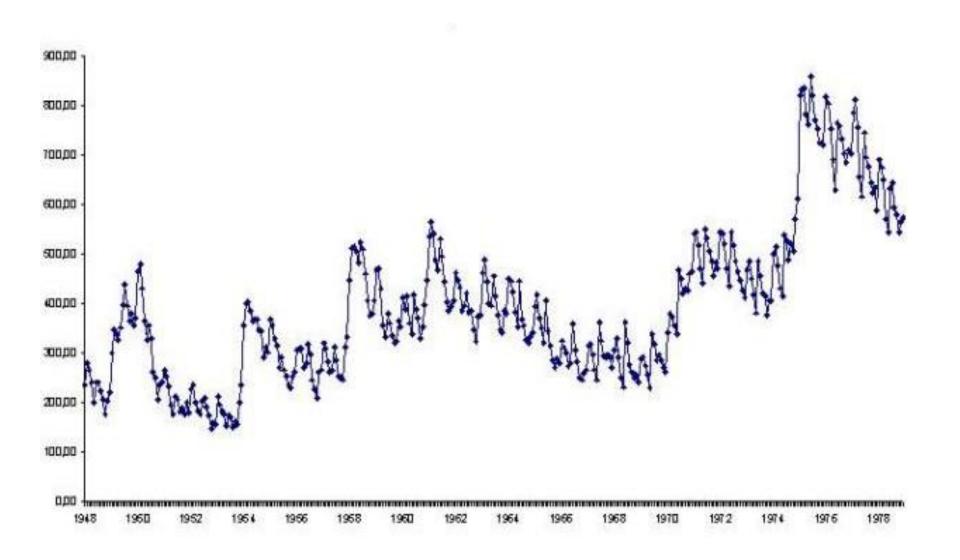


Questions

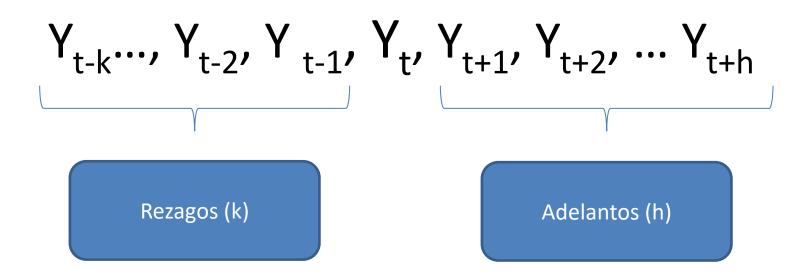
Answers





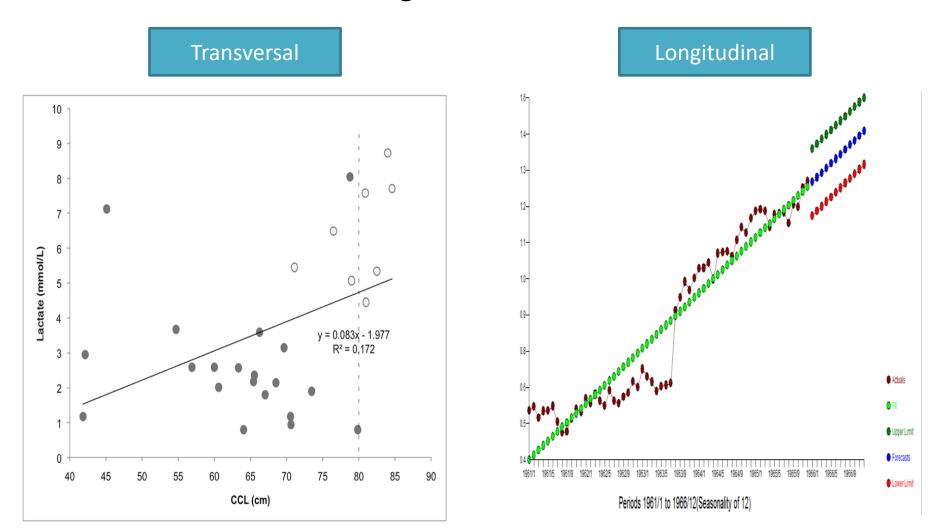
- Las series de tiempo son observaciones sobre un determinado fenómeno efectuadas en el tiempo, en lapsos ojala equivalente, o con intervalos de igual valor.
- Ejemplos: exportaciones mensuales, ventas diarias de un producto, casos semanales de sida, temperatura promedio diaria, tasa anual de mortalidad, numero mensual de divorcios.
- Para un determinado tiempo t, que se considera el tiempo actual, se dice que una serie se constituye de tres momentos: pasado (rezagos, Y_{t-1} , Y_{t-2} , ..., Y_{t-k}), presente (Y_t) , y los pronósticos $(Y_{t+1}, Y_{t+2}, ..., Y_{t+h})$.

 La ecuación de una serie temporal univariada, con lapsos entre los tiempos dichos equidistantes o iguales, se presenta como:



Transversal vs longitudinal

¿Qué diferencias existen entre los datos transversales y los longitudinales?



Transversal vs longitudinal

- La regresión transversal (RT) trabaja en un determinado momento t, mientras que regresión en series de tiempo (RST) en T momentos.
- La RT utiliza sujetos o unidades de estudio, mientras que la regresión en series de tiempo trabaja con períodos.



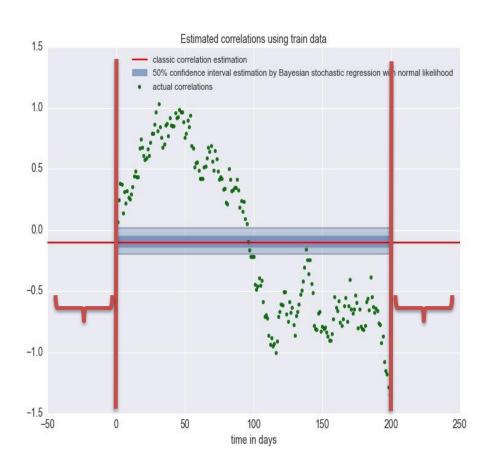
- Notamos para la RT a los sujetos los notamos como $i=1,2,\ldots,n$. Por otra parte, notamos para la RST a los periodos como $t=1,2,\ldots,T$.
- Sobre las predicciones, en las *RT* denominamos como estimación o extrapolación a los valores obtenidos a partir de la recta de regresión, en las *RST* llamamos estimación o pronóstico a los valores obtenidos de la recta de mejor ajuste.
- Mientras que la *RT* no aconseja llevar a cabo extrapolaciones (Neter 2004), el objetivo mismo de la *RST* es hacer pronósticos.

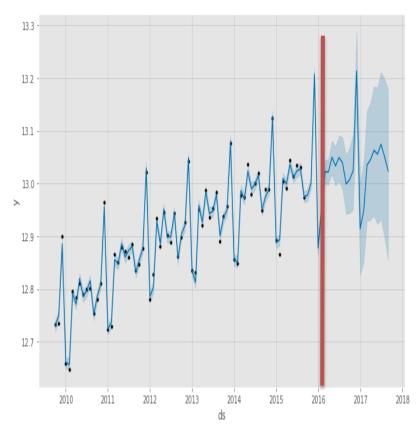


Transversal vs longitudinal

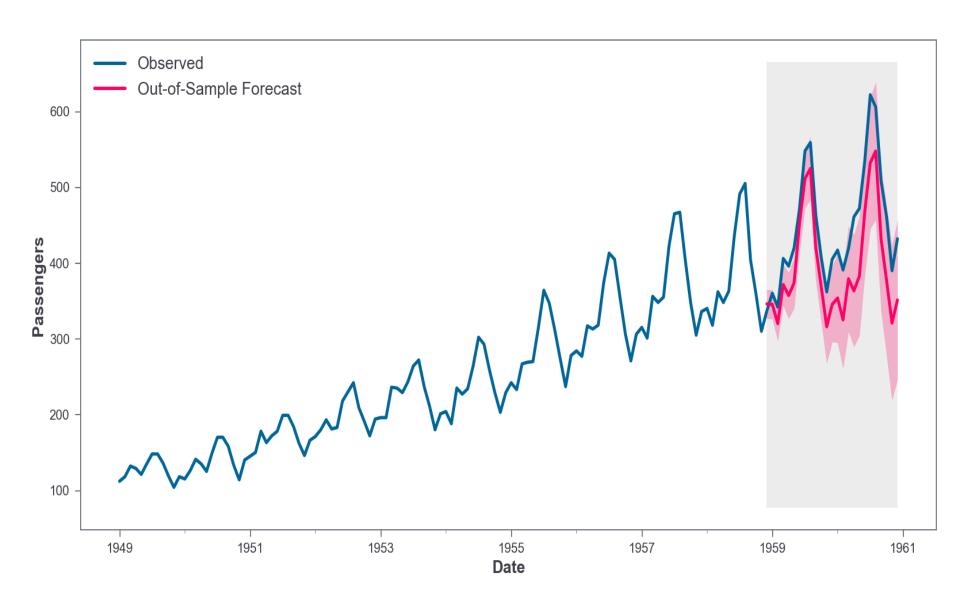
Estimación y extrapolación

Estimación y pronóstico (proyección)





Series de tiempo: proyección o pronóstico





Importancia de pronosticar una ST

- El análisis de las series temporales juega un rol esencial tanto para conocer un determinado fenómeno como para pronosticar hacia el futuro.
- Los millones y billones que gastan los empresas y otros para predecir por ejemplo el movimiento financiero, la demanda salarial, el comportamiento y la demanda de la población, etc., son tan solo unos pocos casos de argumenta para apostarle al análisis de las series temporales.
- "By **time series** analysis, we build models depicting the cutting tool states, coacervate information from dynamic date and construct feature vectors for discrimination."











Aprobación presupuestaria

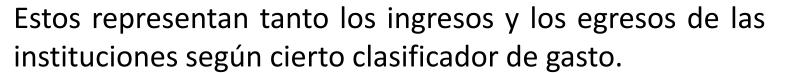






Material y métodos

Datos obtenidos del Sistema de Información sobre Planes y Presupuestos de la Contraloría General de la República.





Se estimo un modelo ARIMA con componentes estacionales y no estacionales en la formulación de un único modelo robusto que permita pronosticar para *h* períodos u horizonte de proyección.



Aplicación en el R Studio – flexdashboard en la elaboración de la presente herramienta.

$$\int T(x) \cdot \frac{\partial}{\partial \theta} f(x,\theta) dx = M \left(T(\xi) \cdot \frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(\xi,\theta) \right) \int_{\mathbb{R}^{N}} \int_{$$

$$T(\mathcal{E}) = \frac{\partial}{\partial \theta} \int T(x) f(x,\theta) dx = \int_{\partial \theta}^{\partial \theta} T(x) f(x,\theta) dx$$

Los procesos ARMA(p,q)

Su escritura está dada por la siguiente ecuación:

$$x_{t} = \emptyset_{1} x_{t-1} + \emptyset_{2} x_{t-2} + \dots + \emptyset_{p} x_{t-p} + u_{t} - \vartheta_{1} u_{t-1} - \vartheta_{2} u_{t-2} - \dots - \vartheta_{q} u_{t-q},$$

O también
$$\emptyset(B)x_t = \vartheta(B) u_t$$

$$\emptyset(B) = (1 - \emptyset_1 B - \emptyset_1 B^2 - \dots - \emptyset_p B^p)$$

$$\vartheta(B) = (1 - \vartheta_1 B - \vartheta_2 B^2 - \dots - \vartheta_q B^q)$$

Se imponen las condiciones habituales:

- La estacionaridad: las raíces de $\emptyset(B)$ son exteriores al circulo unitario, de manera que u_t es una innovación.
- La inversibilidad: las raíces de $\vartheta(B)$ son exteriores al circulo unitario.

Los modelos $ARIMA(p,d,q)(P,D,Q)_s$

Sin entrar en la desagregación anterior de los modelos AR(p), MA(q), y ARMA(p,q), los modelos ARIMA estacionales poseen características similares a los no estacionales, con la gran diferencia que los coeficientes se posicionan sobre S, o el periodo estacional. La representación está dada por la siguiente ecuación:

donde: u_t ruido blanco y

$$\Phi_P(B^s)(1-B_s)^D x_t = c + \Theta_Q(B^s)u_t$$

P: # parámetros AR estacionales

D: # de diferenciaciones estacionales

Q: # parámetros MA estacionales

donde:
$$u_t$$
 ruido blanco y además
$$\Phi_P(B^s) = (1 - \Phi_s B^s - \Phi_{2s} B^{2s} - ... - \Phi_{Ps} B^{Ps}) \quad \text{Polinomio en de grado P}$$

$$\Theta_Q(B^s) = (1 - \Theta_s B^s - \Theta_{2s} B^{2s} - ... - \Theta_{Qs} B^{Qs}) \quad \text{Polinomio en de grado Q}$$

Es raro ver un ARIMA únicamente estacional... De forma general para el $ARIMA(p,d,q)(P,D,Q)_s$ tenemos:

$$\Phi_{PS}(B^s)(1-B)^d(1-B_s)^D \widetilde{Z}_t = \Theta_q(B)\Theta_{Qs}(B^s)a_t$$

regular estacional regular estacional regular

$$\Phi(B) = (1 - \Phi_1 B - \Phi_2 B^2 - \dots - \Phi_p B^p)$$

$$\Phi_s(B) = (1 - \Phi_1 B^s - \Phi_2 B^{2s} - \dots - \Phi_p B^{ps})$$

$$\Psi_s(D) = (1 \quad \Psi_1 D \quad \Psi_2 D \quad \dots \quad \Psi_p D)$$

$$\Theta(B) = (1 - \Theta_1 B - \Theta_2 B^2 - \dots - \Theta_q B^q)$$

$$\Theta_s(B) = (1 - \Theta_1 B^s - \Theta_2 B^{2s} - \dots - \Theta_Q B^{Qs})$$

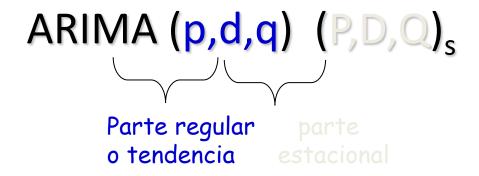
P: orden del polinomio Φ s(B)

q: orden del polinomio $\Theta(B)$

Q: orden del polinomio ⊕s(B)

Los modelos $ARIMA(p,d,q)(P,D,Q)_s$

Por lo tanto, podemos resumir el modelo ARIMA no estacional como estacional de la siguiente forma:



p,P: # parámetros AR

d,D: # de diferenciaciones

q,Q: # parámetros MA

Regulares o estacionales

Nótese que en el fondo la diferencia está en cómo en el proceso de estimación se van ajustar coeficientes AR o MA para la periodicidad S. Con respecto al proceso de identificación, utilizamos el autocorrelograma en una serie estacionaria x_t , pero la identificación de la parte estacional se hace observando los rezagos de orden S, S_2 , S_3 ,..., etc.

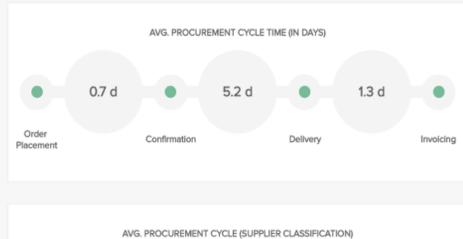
SUPPLIER COMPLIANCE STATS

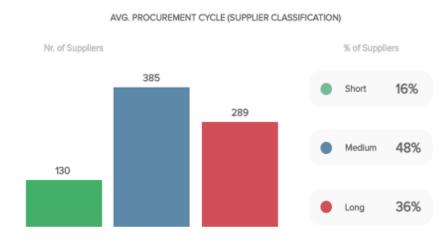




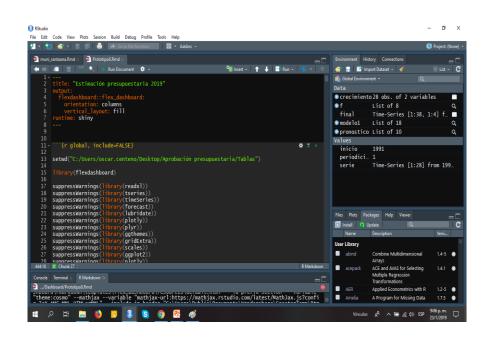


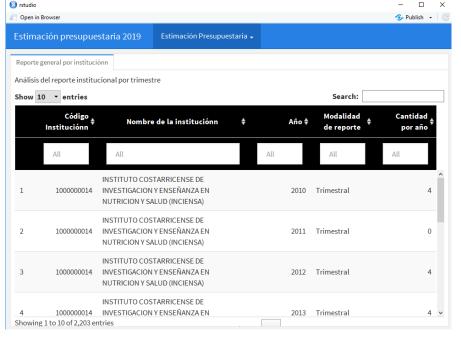


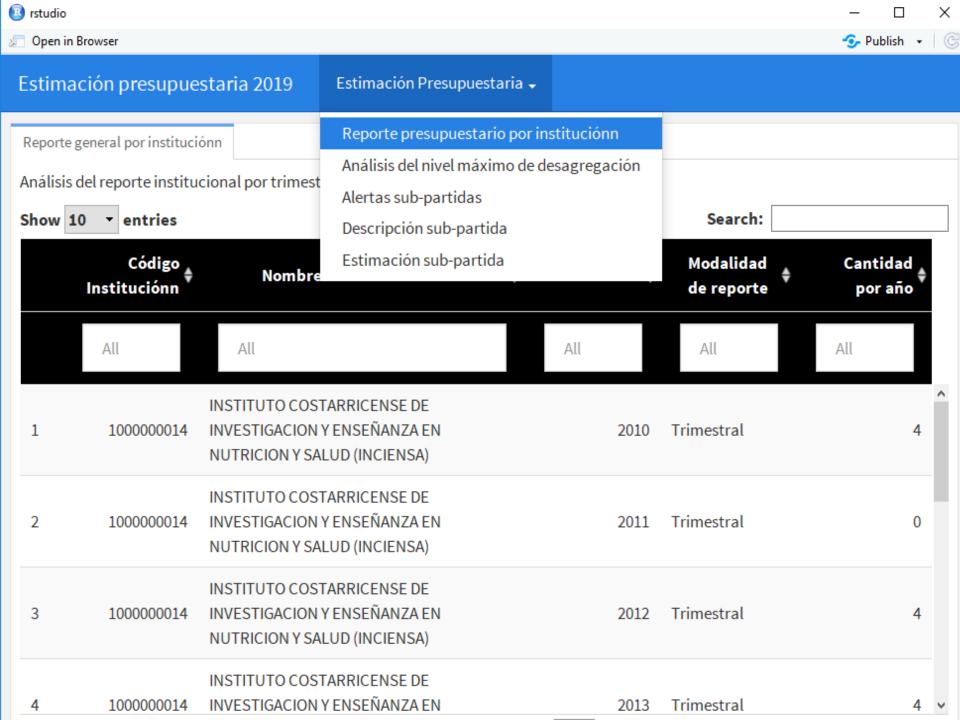


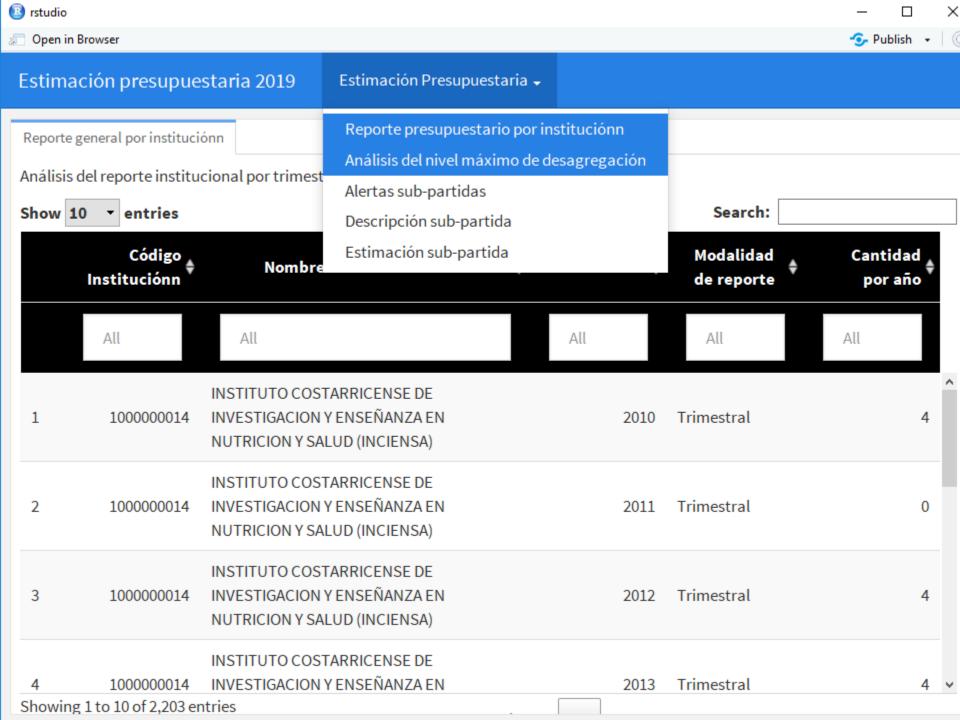


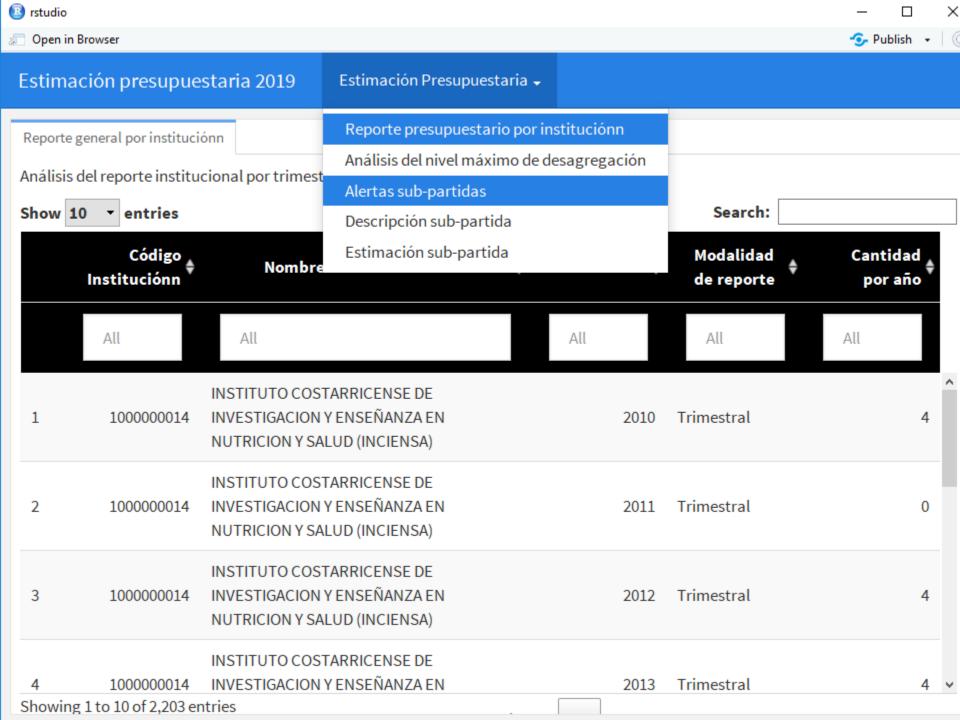
Aplicación: flexdashboard

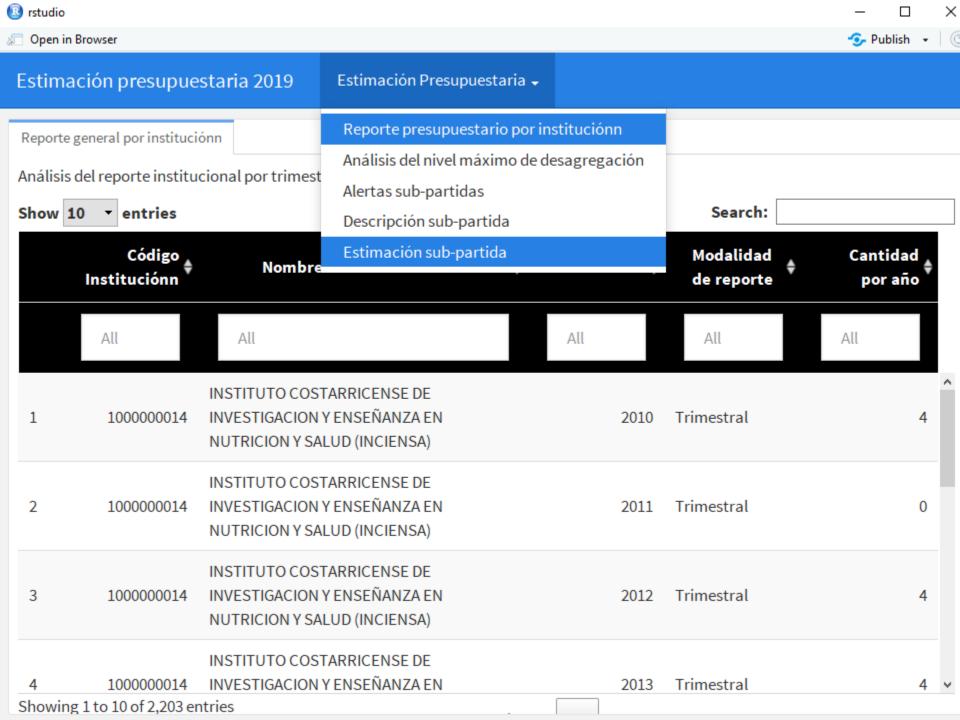


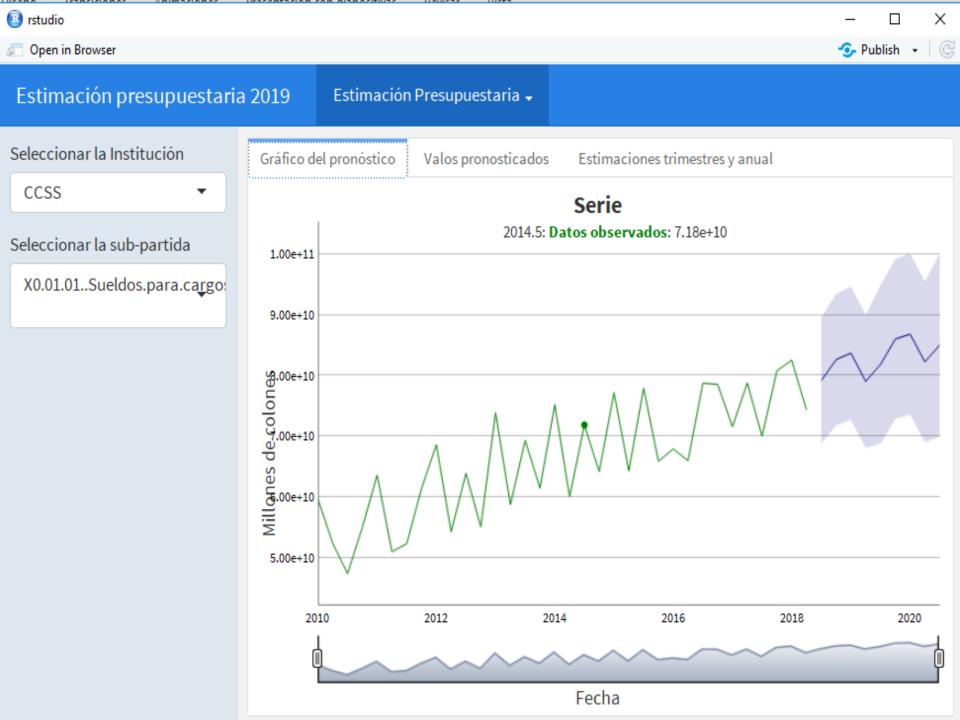


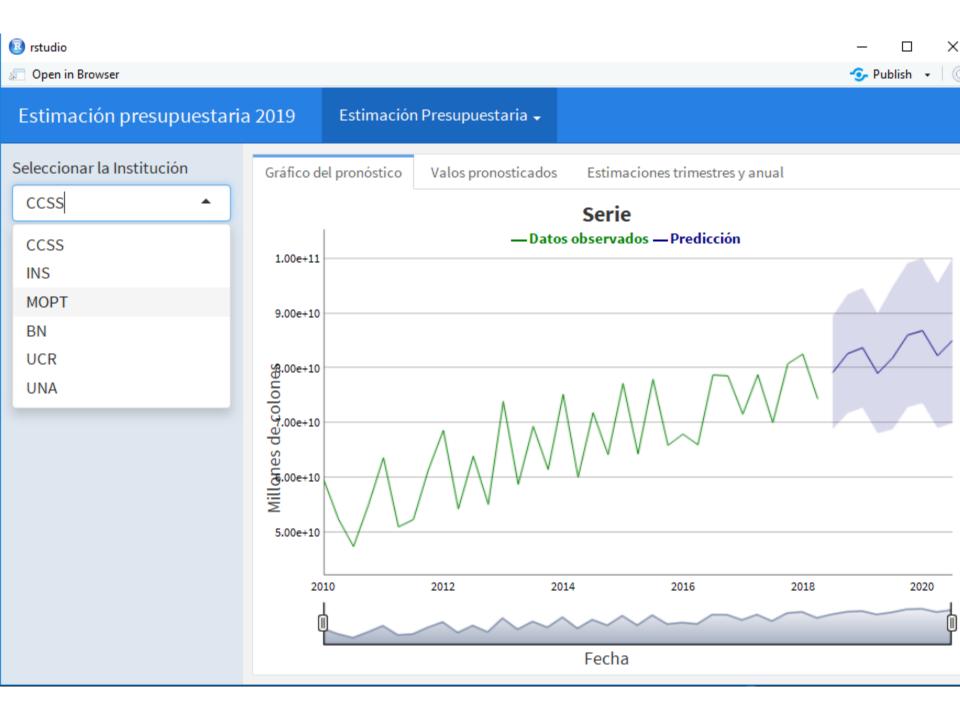


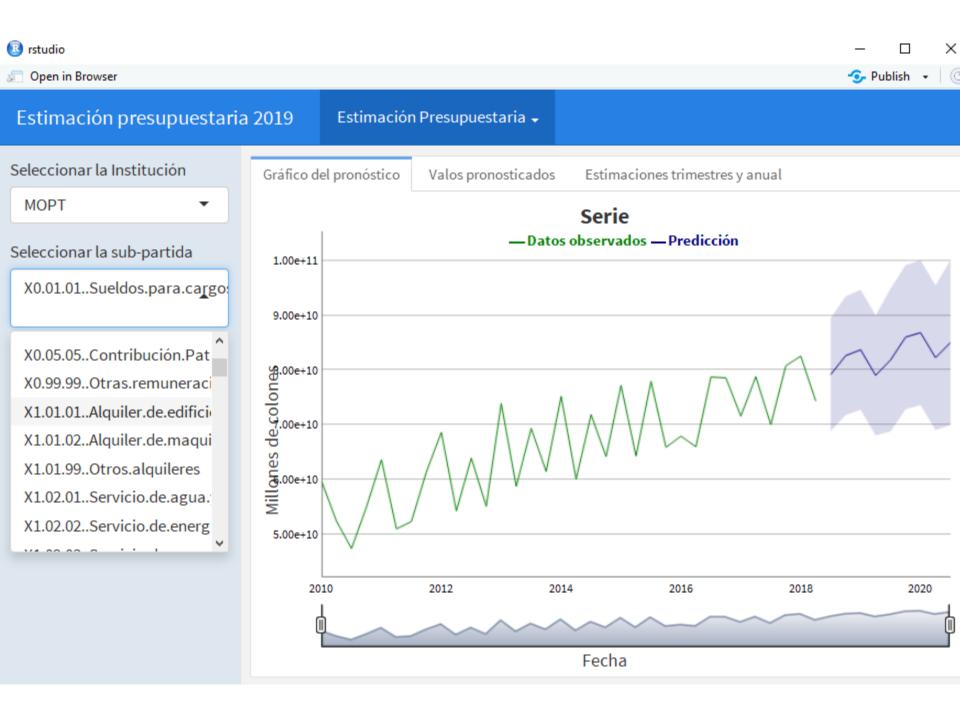


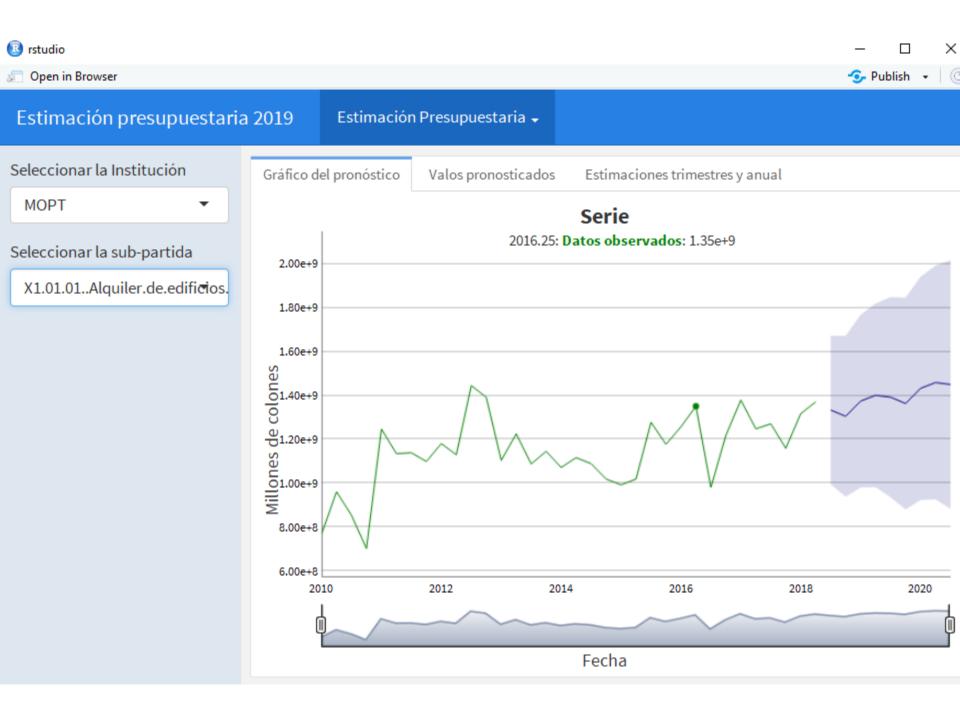


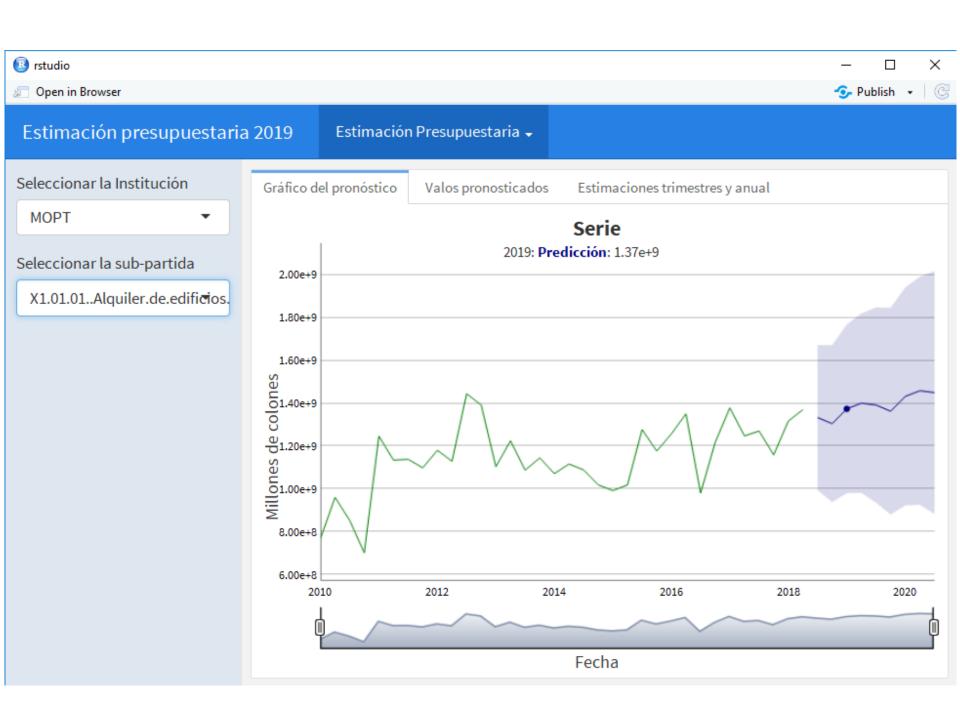


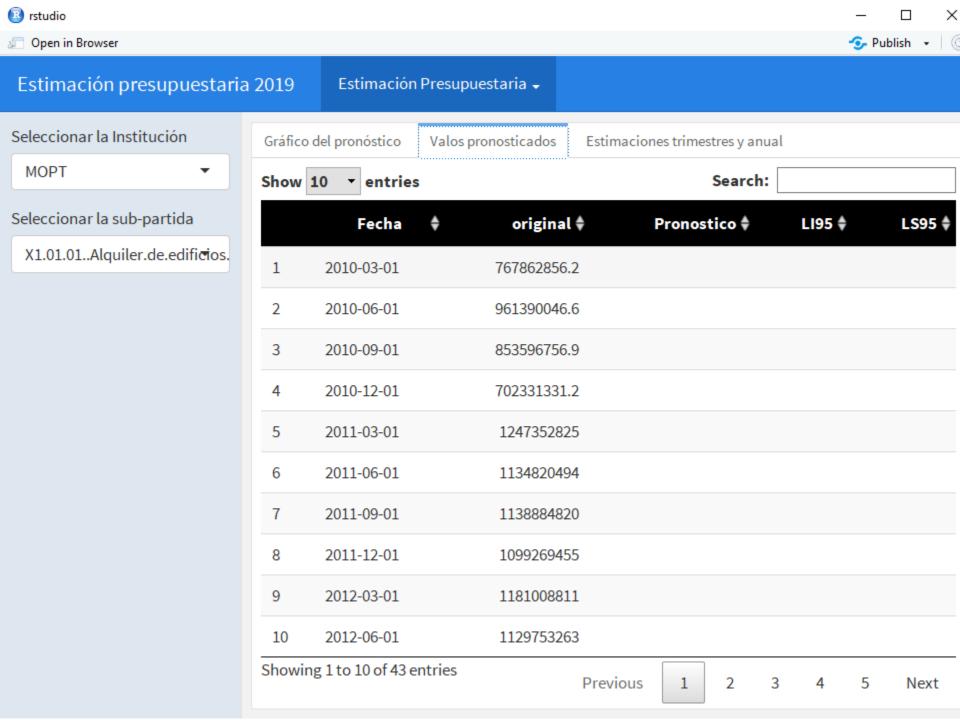


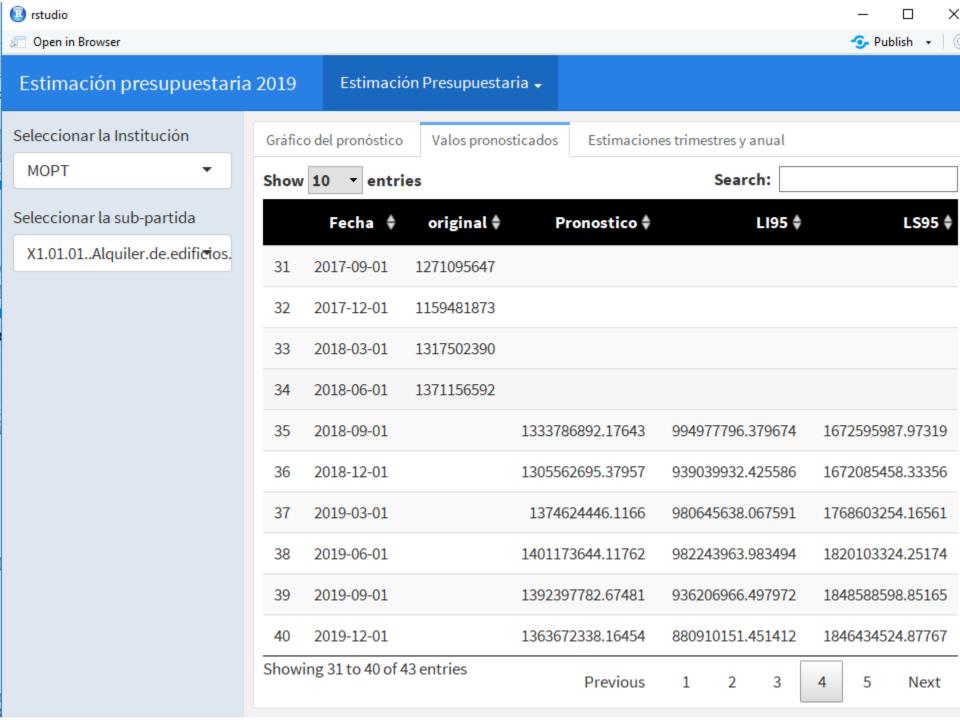


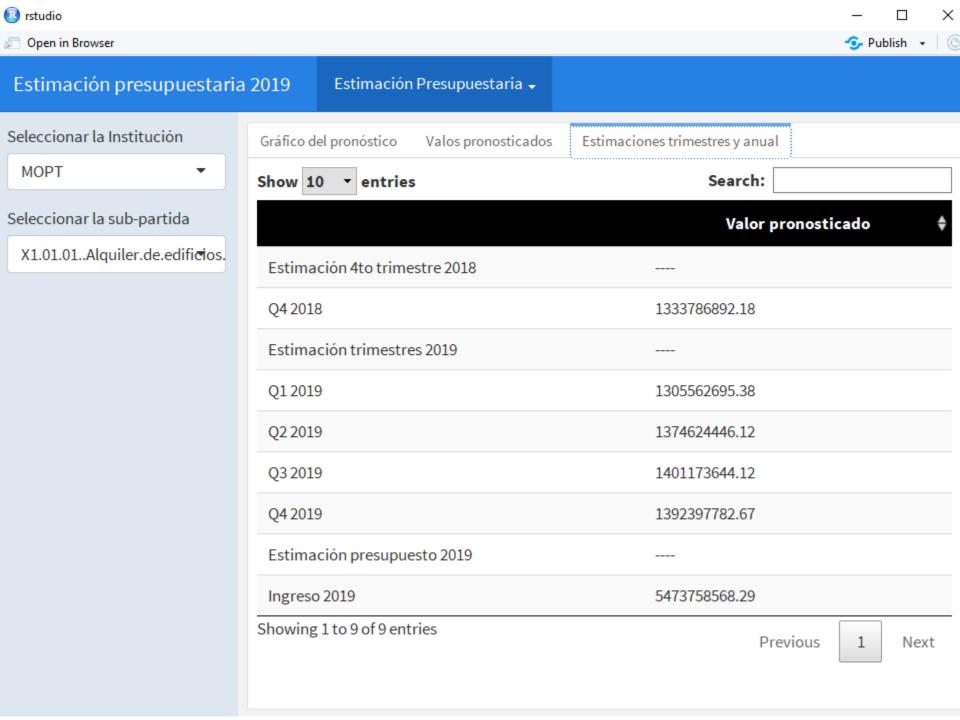


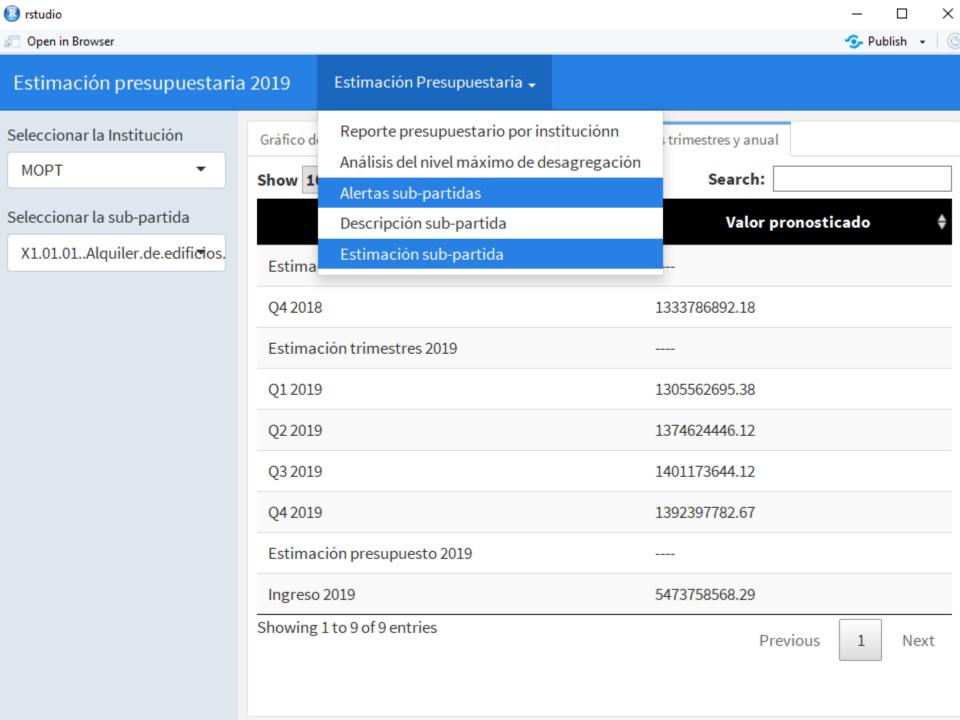


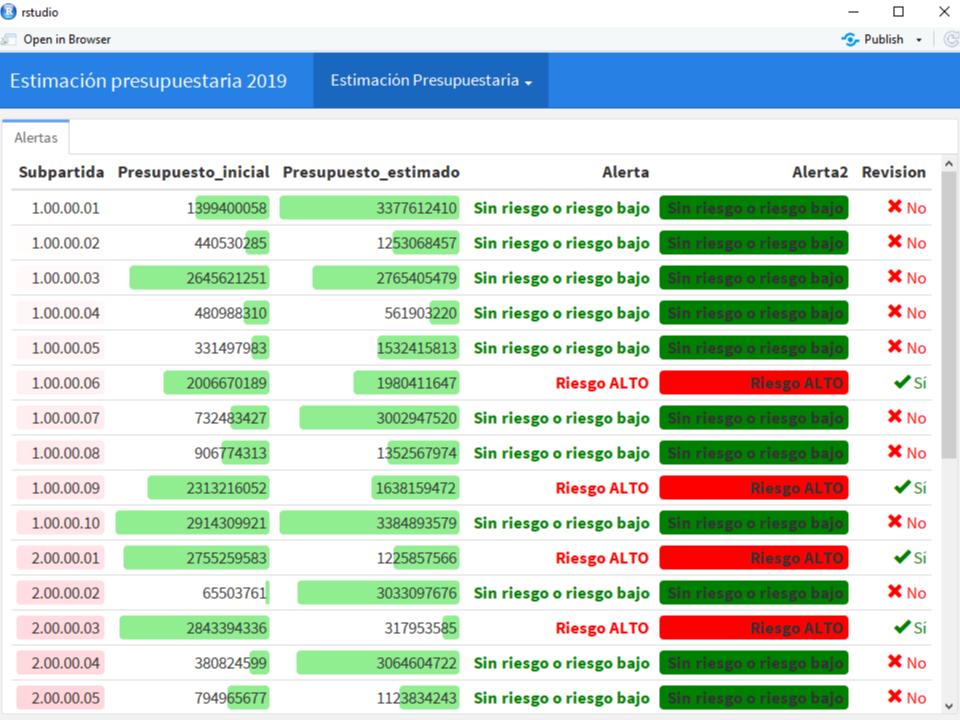


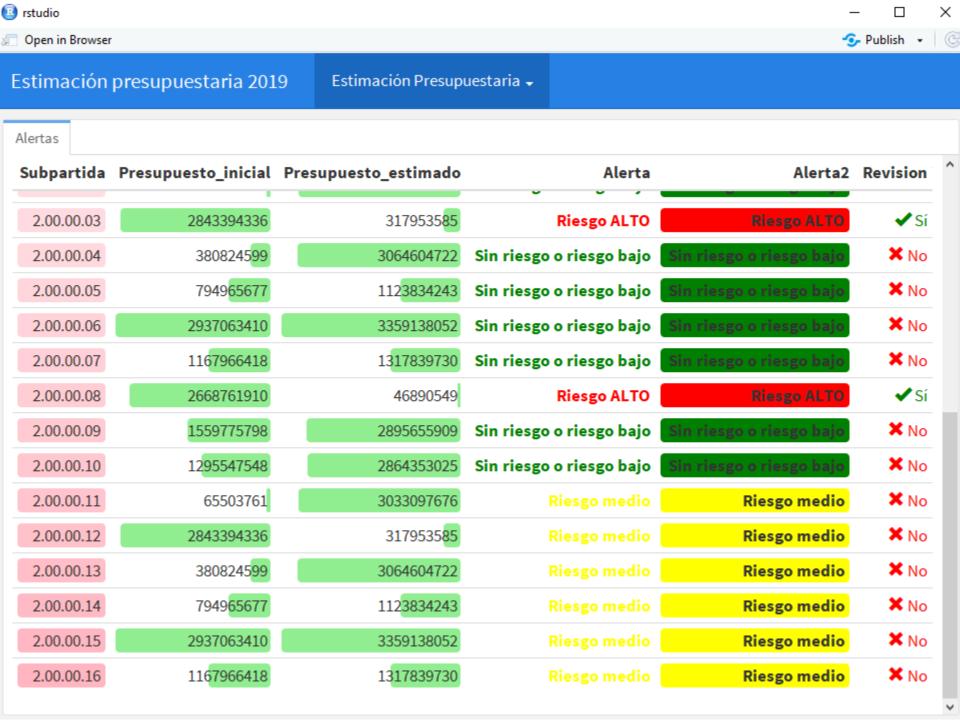














Conclusión – discusión

Aplicación para guiar la aprobación presupuestaria.

• Proyección masiva del presupuesto.

• Utilización del *flexdashboard* para realizar lo anterior.

 Se puede aún mejorar: pensar en complemento para pegarlo directamente con el SIPP.







