



Análisis estadístico de datos simulados

Dr. Misael Erikson Maguiña Palma

Convergencia

Supongamos que estamos interesados en aproximar la media teórica $\mu = E(X)$ a partir de una secuencia i.i.d. X_1, X_2, \dots, X_n mediante la media muestral \bar{X}_n . Una justificación teórica de la validez de la aproximación obtenida mediante simulación es la ley (débil) de los grandes números:

Promedio
Teórico Fp.

Datos
Simulados de
la V. A.

- Si X_1, X_2, \dots es una secuencia de v.a.'s independientes con:

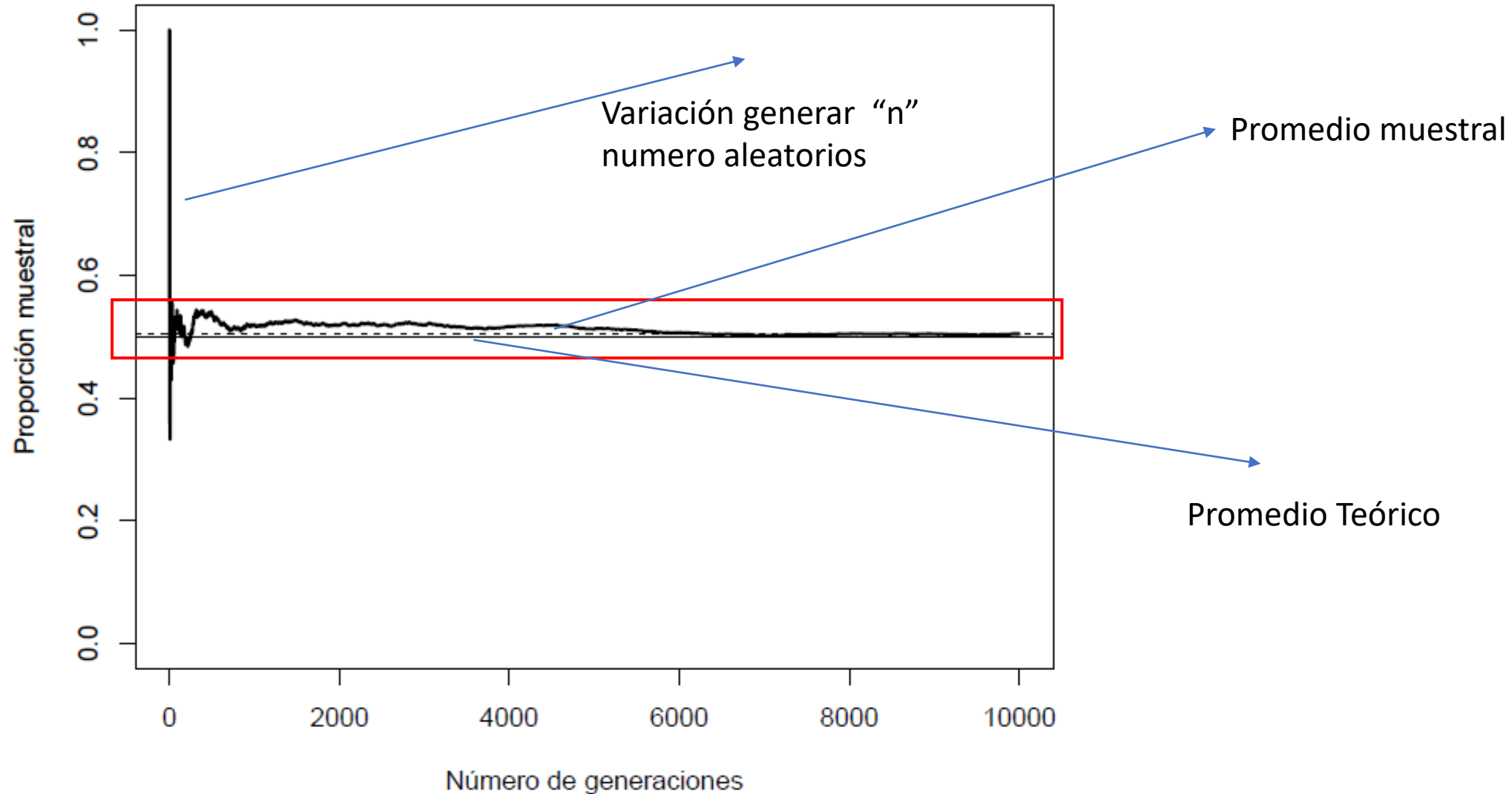
$$E(X_i) = \mu \text{ y } Var(X_i) = \sigma^2 < \infty,$$

entonces $\bar{X}_n = (X_1 + \dots + X_n) / n$ converge en probabilidad a μ . i.e. para cualquier $\varepsilon > 0$:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\bar{X}_n - \mu| < \varepsilon) = 1.$$

- La ley fuerte establece la convergencia casi segura.

Aproximación de la proporción en función del número de generaciones.



Teorema central del límite

Si X_1, X_2, \dots es una secuencia de v.a.'s independientes con $E(X_i) = \mu$ y $Var(X_i) = \sigma^2 < \infty$, entonces:

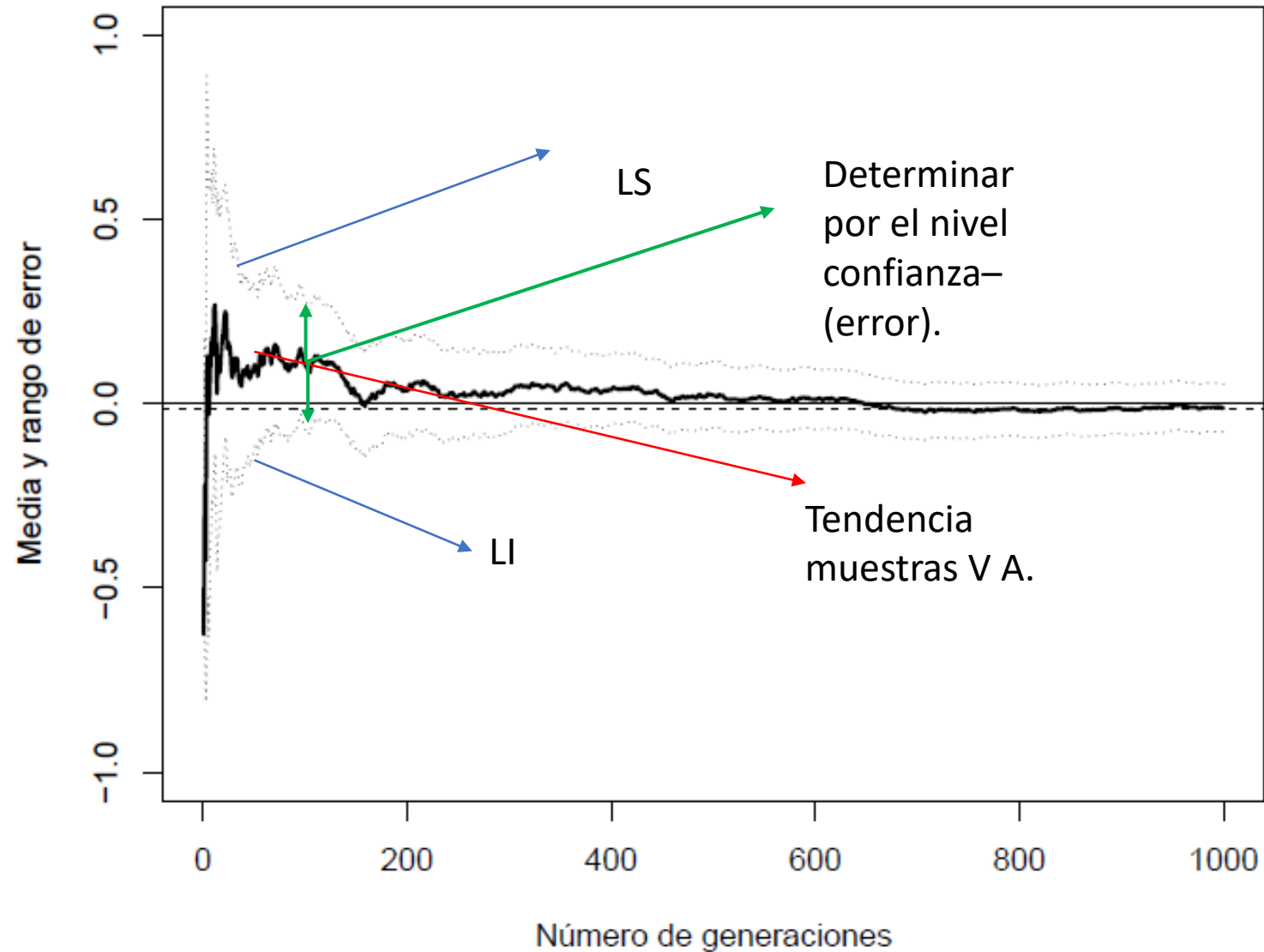
$$Z_n = \frac{\overline{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \xrightarrow{d} N(0, 1)$$

i.e. $\lim_{n \rightarrow \infty} F_{Z_n}(z) = \Phi(z)$. Por tanto, un intervalo de confianza asintótico para μ es:

$$IC_{1-\alpha}(\mu) = \left(\overline{X}_n - z_{1-\alpha/2} \frac{\hat{S}_n}{\sqrt{n}}, \overline{X}_n + z_{1-\alpha/2} \frac{\hat{S}_n}{\sqrt{n}} \right).$$

Podemos considerar que $z_{1-\alpha/2} \frac{\hat{S}_n}{\sqrt{n}}$ es la precisión obtenida (con nivel de confianza $1 - \alpha$).

Gráfico de convergencia incluyendo el error de la aproximación.



Reto (tiempo media hora)

Continúe generando variables aleatorias normales unitarias hasta generar n de ellas, donde $n \geq 30$ es tal que $S/\sqrt{n} < 0.1$, y S es la desviación estándar muestral de los n datos.

- (a) ¿Cuántas normales cree que se generen?
- (b) ¿Cuántas normales generó?
- (c) ¿Cuál es la media muestral de todas las normales generadas?
- (d) ¿Cuál es la varianza muestral?
- (e) Comente los resultados de (c) y (d) ¿Son sorprendentes?

Tiempo de entrega 11:30 AM

Reto (tiempo media hora)

Se puede mostrar que si sumamos números aleatorios hasta que su suma sea mayor que 1, entonces la cantidad esperada de sumandos es igual a e . Es decir, si

$$N = \min \left\{ n: \sum_{i=1}^n U_i > 1 \right\}$$

entonces $E[N] = e$.

- (a) Sírvese de lo anterior para estimar e mediante 1000 ejecuciones de simulación.
- (b) Estime la varianza del estimador en (a) y dé una estimación de e mediante un intervalo de confianza de 95 por ciento.

Intervalo de confianza para la media

A partir del enunciado del Ejercicio 8.1, se deduce que el intervalo de confianza (de nivel $1 - \alpha$) para la media μ de una población normal con varianza conocida es:

$$IC_{1-\alpha}(\mu) = \left(\bar{X} - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right).$$

La idea es que el $100(1 - \alpha)\%$ de los intervalos así contruidos contentrán el verdadero valor del parámetro.

Ejemplo

- 1) Crear un conjunto de datos muestras con 500 muestras de tamaño $n = 10$ de una $N(1, 2)$. Añadir al conjunto de datos las estimaciones de la media y desviación típica obtenidas con cada una de las muestras.
- 2) Repetir el anterior considerando muestras de una $\text{Poisson}(1)$ (tener en cuenta que $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ $\mu_X = \sigma_X = \lambda$). ¿Qué ocurre con la distribución de Poisson?

Contrastes de hipótesis

Analizar el comportamiento del contraste de Kolmogorov-Smirnov para contrastar normalidad empleando repetidamente este test, considerando 1000 pruebas con muestras de tamaño 30 de una $N(0, 1)$. Comparar gráficamente el ajuste de la distribución del p-valor a la de referencia (estudiar el tamaño del contraste).