5.2. Ley de los Grandes Números

Sea X_1, X_2, \dots, X_n una muestra IID con $\mu = EX_1$ y $\sigma^2 = V(X_1)$. La media muestral es

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

con $E(\bar{X}_n) = \mu y V(\bar{X}_n) = \sigma^2/n$.

Teorema. Ley Débil de los Grandes Números. Si X_1, X_2, \dots, X_n son una muestra IID, entonces $\bar{X}_n \to_p \mu$.

Prueba: Desigualdad de Chebysev, asumiendo que $\sigma < \infty$.

Ejemplo. $X_i \sim \text{Bernoulli}(p = 0.5)$

$$\Pr\left(0,4 \le \bar{X}_n \le 0,6\right)$$
?

En ese caso decimos que \bar{X}_n es consistente para estimar p.

Ejemplo: Convergencia varianza muestral es

$$\begin{split} S_n^2 &= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n \left(X_i - \bar{X}_n \right)^2 \\ &= \left(\frac{n}{n-1} \right) \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{n}{n-1} \bar{X}_n^2 \\ &\to p \left(\lim_{n \to \infty} \frac{n}{n-1} \right) p \lim_{n \to \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \left(\lim_{n \to \infty} \frac{n}{n-1} \right) p \lim_{n \to \infty} \bar{X}_n^2 \\ &= 1 \cdot EX^2 - 1 \cdot (EX)^2 = EX^2 - \mu^2 = \sigma^2. \end{split}$$