

✦ Probabilidad y estadística

MAT 041, Primer semestre

Francisco Cuevas Pacheco

3 de octubre de 2022

Contenidos

- ✓ Aproximación de De Moivre-Laplace
- ✓ Teorema Central del Límite
- ✓ Idea de la Demostración

Aproximación de De Moivre-Laplace:

Para n suficientemente grande y k en una vecindad de np , donde $0 < p < 1$ y $q = 1 - p$, tenemos la aproximación de De Moivre-Laplace,

$$\frac{n!}{k!(n-k)!} p^k q^{n-k} \approx \frac{1}{\sqrt{2\pi npq}} \exp\left(-\frac{(k - np)^2}{2npq}\right).$$

Observación

En otras palabras, la densidad de una **distribución normal** (con esperanza np y varianza npq) aproxima la función de cuantía de la **distribución binomial** con parámetros n y p .

Para justificar la aproximación de De Moivre-Laplace,

- ✦ utilizaremos la fórmula de Stirling:

$$n! \approx n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}, \quad n \rightarrow \infty.$$

- ✦ consideramos la siguiente expansión en serie de potencias:

$$\log(1+z) = z - \frac{z^2}{2} + \frac{z^3}{3} - \dots$$

Tenemos la siguiente aproximación

$$\begin{aligned}
 \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k q^{n-k} &\approx \frac{n^n \exp(-n) \sqrt{2\pi n}}{k^k \exp(-k) \sqrt{2\pi k} (n-k)^{n-k} \exp(-n+k) \sqrt{2\pi(n-k)}} p^k q^{n-k} \\
 &= \sqrt{\frac{n}{2\pi k(n-k)}} \left(\frac{np}{k}\right)^k \left(\frac{nq}{n-k}\right)^{n-k} \\
 &= \sqrt{\frac{n}{2\pi k(n-k)}} \exp \left\{ \log \left[\left(\frac{np}{k}\right)^k \right] + \log \left[\left(\frac{nq}{n-k}\right)^{n-k} \right] \right\} \\
 &= \sqrt{\frac{n}{2\pi k(n-k)}} \exp \left\{ -k \log \left(\frac{k}{np} \right) + (n-k) \log \left(\frac{n-k}{nq} \right) \right\}.
 \end{aligned}$$

Además, como estamos considerando $k \approx np$, tenemos que

$$\sqrt{\frac{n}{2\pi k(n-k)}} \approx \frac{1}{\sqrt{2\pi npq}}.$$

Por otro lado, el término $-k \log \left(\frac{k}{np} \right)$ puede ser reescrito a través del cambio de variable $x = (k - np)/\sqrt{npq}$. Como resultado, tenemos que

$$\begin{aligned} -k \log \left(\frac{k}{np} \right) &= -(np + x\sqrt{npq}) \log \left(\frac{np + x\sqrt{npq}}{np} \right) \\ &= -(np + x\sqrt{npq}) \log \left(1 + x\sqrt{\frac{q}{np}} \right) \\ &= -(np + x\sqrt{npq}) \left(x\sqrt{\frac{q}{np}} - \frac{x^2 q}{2np} + \dots \right) \\ &= -x\sqrt{npq} + \frac{x^2 q}{2} - x^2 q + \dots \end{aligned}$$

Los demás términos en la expansión tienden a 0 a medida que $n \rightarrow \infty$, así que son omitidos.

De manera completamente análoga, se obtiene la igualdad

$$(k - n) \log \left(\frac{n - k}{nq} \right) = x\sqrt{npq} + \frac{x^2 p}{2} - x^2 p + \dots$$

Juntando todos estos cálculos se obtiene la igualdad

$$-k \log \left(\frac{k}{np} \right) + (k - n) \log \left(\frac{n - k}{nq} \right) = -\frac{x^2}{2}.$$

Con estos argumentos hemos justificado la aproximación de De Moivre-Laplace.

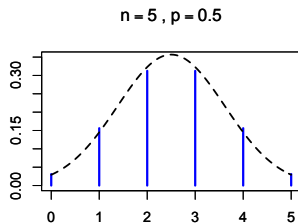
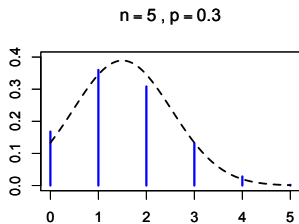


Figura 1: Aproximación de De Moivre-Laplace para diferentes valores de n y p . Las líneas verticales representan la función de cuantía de la distribución $\text{Bin}(n, p)$, mientras que la línea segmentada es la función de densidad de la distribución Normal con media np y varianza $np(1 - p)$.

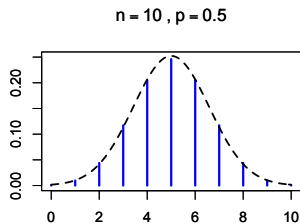
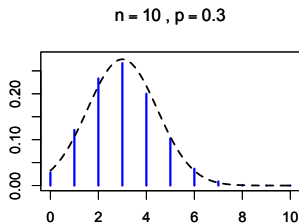


Figura 2: Aproximación de De Moivre-Laplace para diferentes valores de n y p . Las líneas verticales representan la función de cuantía de la distribución $\text{Bin}(n, p)$, mientras que la línea segmentada es la función de densidad de la distribución Normal con media np y varianza $np(1 - p)$.

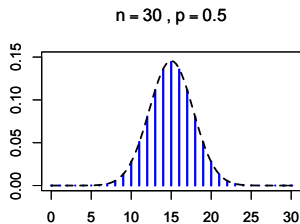
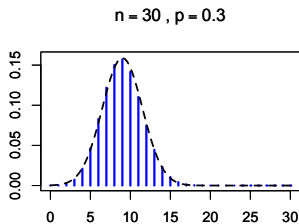


Figura 3: Aproximación de De Moivre-Laplace para diferentes valores de n y p . Las líneas verticales representan la función de cuantía de la distribución $\text{Bin}(n, p)$, mientras que la línea segmentada es la función de densidad de la distribución Normal con media np y varianza $np(1 - p)$.

Teorema (Teorema Central del Límite)

Sea X_1, X_2, \dots una sucesión de variables aleatorias independientes e idénticamente distribuidas, con $E(X_i) = \mu$ y $\text{var}(X_i) = \sigma^2 > 0$. Si $Z_n = X_1 + \dots + X_n$, entonces

$$\frac{Z_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} = \frac{\bar{Z}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$$

tiene aproximadamente una distribución normal estándar cuando n es grande.

Idea de la Demostración:

La FGM de $\frac{Z_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$ está dada por

$$E\left(e^{t\left[\frac{Z_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}\right]}\right) = e^{-t\frac{\sqrt{n}\mu}{\sigma}} \prod_{i=1}^n \psi_{X_i}\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right) = e^{-t\frac{\sqrt{n}\mu}{\sigma}} \left[\psi_{X_1}\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right)\right]^n$$

Sin pérdida de generalidad, asumamos que $\mu = 0$. Luego,

$$\begin{aligned}\psi_{X_1}(t) &= \psi_{X_1}(0) + \psi'_{X_1}(0)t + \frac{\psi''_{X_1}(0)}{2!}t^2 + R(t) \\ &= 1 + E(X_1)t + \frac{E(X_1^2)t^2}{2} + R(t) \\ &= 1 + \frac{\sigma^2 t^2}{2} + R(t)\end{aligned}$$

De este modo,

$$E\left(e^{t\left[\frac{Z_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}\right]}\right) = \left[1 + \frac{t^2}{2n} + R\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right)\right]^n$$

Cuando $n \rightarrow \infty$, esta cantidad converge a $e^{t^2/2}$ (la FGM de la Normal estándar).

Ejemplo

Suponga que el número de errores por programa de computadora sigue una distribución Poisson con media 5. Conseguimos 125 programas. Sea X_1, \dots, X_{125} el número de errores de los programas. Definimos el promedio $\bar{X} = (X_1 + \dots + X_{125})/125$. Queremos aproximar $P(\bar{X} < 5.5)$. Sea $\mu = E(X_1) = \lambda = 5$ y $\sigma^2 = \text{var}(X_1) = \lambda = 5$. Entonces,

$$\begin{aligned} P(\bar{X} < 5.5) &= P\left(\frac{\sqrt{125}(\bar{X} - \mu)}{\sigma} < \frac{\sqrt{125}(5.5 - \mu)}{\sigma}\right) \\ &\approx P(Z < 2.5) \\ &= 0.9938 \end{aligned}$$

donde $Z \sim N(0, 1)$.

Ejemplo

Una persona que vive en placeres usa la micro 604 para ir a Viña del mar. Basado en su experiencia, propone que la distribución de los tiempos de espera en el paradero se puede modelar mediante la siguiente distribución (en horas)

$$f(x) = 6x(1 - x)\mathbb{I}_{[0, 1]}(x)$$

- ✱ *Calcule el valor esperado y su varianza.*
- ✱ *Si esta persona tomó la micro durante 100 días. ¿Cuál es la probabilidad de que la espera promedio sea entre 27 y 33 minutos?*

Solución:



$$E(X) = \int_0^1 x \cdot 6x(1-x)dx = \frac{1}{2}$$

$$E(X^2) = \int_0^1 x^2 \cdot 6x(1-x)^2dx = \frac{3}{10}$$

Luego, $V(X) = \frac{1}{20}$



$$\begin{aligned} P(0.45 < \bar{X} < 0.55) &= P\left(\frac{\sqrt{100}(0.45 - \mu)}{\sigma} < \frac{\sqrt{100}(\bar{X} - \mu)}{\sigma} < \frac{\sqrt{100}(0.55 - \mu)}{\sigma}\right) \\ &\approx P(-2.236 < Z < 2.236) \\ &= 0.9747 \end{aligned}$$

donde $Z \sim N(0, 1)$.