



La Distribución SN (α, β)

David Elal¹, Salim Elal¹, Héctor W. Gómez¹

1. Departamento de Matemáticas, Facultad de Ingeniería, Universidad de Atacama, Chile.
delal@matematica.uda.cl, selal@matematica.uda.cl, hgomez@matematica.uda.cl

Resumen

En este artículo se introduce un nuevo modelo normal asimétrico que depende de dos parámetros α y β , de tal forma que cuando $\beta = 0$ se tiene el modelo skew-normal de Azzalini (1985) y cuando $\beta = \alpha$ se tiene el modelo skew-normal univariado introducido por Sahu y otros (2003). Se estudian las propiedades básicas, momentos, función generadora de momentos y coeficientes de asimetría y kurtosis.

Palabras claves: Distribución skew-normal, representación estocástica del modelo skew-normal, coeficientes de asimetría y kurtosis.

Abstract

A new normal skew model is discussed in this paper. This depend on two parameters α y β , and for $\beta = 0$, the normal-skew model of Azzalini (1985) is obtained and for $\beta = \alpha$ the univariate skew-normal model reported for Sahu et. al (2003) is obtained. Additionally, basic properties, moments, moment generating functions, skewness coefficients and kurtosis where also studied.

Keywords: Skew-normal distributions, stochastic representation of skew-normal model, skewness coefficients and kurtosis

1. Introducción.

Una de las primeras distribuciones asimétricas llamadas skew, fue introducida por O`Hagan y Leonard(1976) como una priori en un análisis bayesiano, después Azzalini (1985) estudia las propiedades e inferencias de esta distribución en el caso univariado y la llama skew-normal. Henze (1986) entrega la representación estocástica de esta distribución, utilizando dicha representación calcula los momentos impares de la densidad skew-normal y encuentra la función generatriz de momentos. En un paper reciente Sahu y otros (2003) introduce un modelo skew que obedece a la función de densidad:

$$f(x) = \frac{2}{\sqrt{1+\alpha^2}} \phi\left(\frac{x}{\sqrt{1+\alpha^2}}\right) \Phi\left(\frac{\alpha}{\sqrt{1+\alpha^2}}\right) \quad \alpha \in \mathbb{R} \quad [1]$$

El propósito de este artículo es mostrar un nuevo modelo que comprende tanto al modelo de Azzalini como al modelo presentado por Sahu.

Algunos resultados a considerar:

Si $U \sim N(0,1)$ y $V \sim N(0,1)$

Entonces

$$E[|U|^n] = \frac{(\sqrt{2})^n}{\sqrt{\pi}} \Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right) \quad [2]$$

$$E[V^{2n}] = \prod_{j=1}^n (2j-1) \quad \text{y} \quad E[V^{2n-1}] = 0 \quad \forall n \in \mathbb{N} \quad [3]$$

Por otra parte, haremos uso de la integral 6.74 de Hadzi (1971)

$$\int_{-\infty}^{\infty} \exp[-b^2x^2 + cx] \phi(ax) dx = \frac{\sqrt{\pi}}{b} \exp\left(\frac{c^2}{4b^2}\right) \Phi(K) \quad [4]$$

donde $K = \frac{ac}{2b\sqrt{\frac{a^2}{2} + b^2}}$

Definición 1.

La función de densidad de probabilidad de la distribución Skew-Normal de parámetros α y β es:

$$f(x) = \frac{2}{\sqrt{1+\beta^2}} \phi\left(\frac{x}{\sqrt{1+\beta^2}}\right) \Phi\left(\frac{\alpha}{\sqrt{1+\beta^2}}\right) \quad [5]$$

Donde ϕ y Φ corresponden a las funciones de densidad y distribución respectivamente de un modelo $N(0,1)$, con $\alpha \in \mathbb{R}$ y $\beta \in \mathbb{R}$

Si X tiene una densidad como en [5] decimos que X se distribuye según una variable aleatoria Skew-Normal de parámetros α y β

Y la denotaremos por $X \sim SN(\alpha, \beta)$.

Proposición 1. Si $Z \sim SN(\lambda)$

Entonces $H = \sqrt{1+\beta^2}Z \sim SN(\lambda, \beta)$

Demostración

$$\begin{aligned} F_H(h) &= P[H \leq h] = P\left[\sqrt{1+\beta^2}Z \leq h\right] \\ &= P\left[Z \leq \frac{h}{\sqrt{1+\beta^2}}\right] \\ &= F_Z\left(\frac{h}{\sqrt{1+\beta^2}}\right) \\ f_H(h) &= \frac{1}{\sqrt{1+\beta^2}} f_Z\left(\frac{h}{\sqrt{1+\beta^2}}\right) \\ &= \frac{2}{\sqrt{1+\beta^2}} \phi\left(\frac{h}{\sqrt{1+\beta^2}}\right) \Phi\left(\frac{\lambda}{\sqrt{1+\beta^2}}\right) \end{aligned}$$

Proposición 2 Sea $Z \sim SN(\lambda)$

Si $H = \sqrt{1+\beta^2}Z$ entonces

$$E[H^n] = M_n \sum_{h=0}^n \binom{n}{h} \left(\frac{1}{\lambda\sqrt{2}}\right)^h \Gamma\left(\frac{n-h+1}{2}\right) E[V^h]$$

con $M_n = \frac{\lambda^n}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{2(1+\beta^2)}{1+\lambda^2}\right)^{n/2}$ y $V \sim N(0,1)$

Demostración

Sea $U \sim N(0,1)$ y $V \sim N(0,1)$

Si $Z = \frac{\lambda}{\sqrt{1+\lambda^2}}|U| + \frac{1}{\sqrt{1+\lambda^2}}V$

Según Henze $Z \sim SN(\lambda)$.

Ahora si consideramos la transformación

$$H = \sqrt{1+\beta^2}Z$$

Tenemos que:

$$E[H^n] = E\left[\left(\frac{\sqrt{1+\beta^2}}{\sqrt{1+\lambda^2}}|U| + \frac{\sqrt{1+\beta^2}}{\sqrt{1+\lambda^2}}V\right)^n\right]$$

Si $a = \frac{\lambda \sqrt{1 + \beta^2}}{\sqrt{1 + \lambda^2}}$ y $b = \frac{\sqrt{1 + \beta^2}}{\sqrt{1 + \lambda^2}}$, entonces

$$E[H^n] = E\left[\sum_{h=0}^n \binom{n}{h} (a|U|)^{n-h} (bV)^h\right]$$

$$= E\left[\sum_{h=0}^n \binom{n}{h} a^{n-h} E[|U|^{n-h}] b^h E[V^h]\right]$$

Aplicando [2] y [3] se tiene que:

$$E[H^n] = M_n \sum_{h=0}^n \binom{n}{h} \left(\frac{1}{\lambda \sqrt{2}}\right)^h \Gamma\left(\frac{n-h+1}{2}\right) E[V^h]$$

$$\text{con } M_n = \frac{\lambda^n}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{2(1 + \beta^2)}{1 + \lambda^2}\right)^{\frac{n}{2}}$$

Proposición 3. Sean $Z \sim SN(\lambda)$

y $H = \sqrt{1 + \beta^2} Z$, entonces

$$E[\exp(Ht)] = 2 \exp\left(\frac{1 + \beta^2}{2} t^2\right) \Phi\left(\frac{\lambda \sqrt{1 + \beta^2}}{\sqrt{1 + \lambda^2}} t\right)$$

Demostración

$$E[\exp(Ht)] = \int_{-\infty}^{\infty} \exp(ht) f_H(h) dh$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \exp(ht) \frac{2}{\sqrt{1 + \beta^2}} \phi\left(\frac{x}{\sqrt{1 + \beta^2}}\right) \phi\left(\frac{\lambda}{\sqrt{1 + \beta^2}}\right) dh$$

$$= \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left[-\frac{1}{2} h^2 + \sqrt{1 + \beta^2} th\right] \phi(\lambda h) dh$$

Haciendo en [4]

$$b^2 = \frac{1}{2}; \quad c = t\sqrt{1 + \beta^2}; \quad a = \lambda$$

Se tiene que

$$E[\exp(Ht)] = 2 \exp\left(\frac{(1 + \beta^2)}{2} t^2\right) \Phi\left(\frac{\lambda \sqrt{1 + \beta^2}}{\sqrt{1 + \lambda^2}} t\right)$$

Observación

Podemos obtener, a través de las proposiciones 2 ó 3, los 4 primeros momentos de la variable aleatoria H con el propósito de encontrar tanto el coeficientes de asimetría como el de kurtosis.

Así entonces

$$\mu_1 = E[H] = \frac{\lambda}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{2(1 + \beta^2)}{1 + \lambda^2}\right)^{\frac{1}{2}}$$

$$\mu_2 = E[H^2] = 1 + \beta^2$$

$$\mu_3 = E[H^3] = \frac{\lambda}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{2(1 + \beta^2)}{1 + \lambda^2}\right)^{\frac{3}{2}} \left(\frac{2\lambda^2 + 3}{2}\right)$$

$$\mu_4 = E[H^4] = 3(1 + \beta^2)^2$$

Proposición 4

Sea $Z \sim SN(\lambda)$ El coeficiente de asimetría α_3 de la variable aleatoria $H = \sqrt{1 + \beta^2} Z$ esta dada por:

$$\alpha_3 = \frac{\sqrt{2}\lambda^3(4 - \pi)}{(\pi + \lambda^2\pi - 2\lambda^2)^{\frac{3}{2}}}$$

Demostración

$$\alpha_3 = \frac{\mu_3 - 3\mu_1\mu_2 + 2\mu_1^3}{(\mu_2 - \mu_1^2)^{\frac{3}{2}}} = \frac{\sqrt{2}\lambda^3(4 - \pi)}{(\pi + \lambda^2\pi - 2\lambda^2)^{\frac{3}{2}}}$$

Proposición 5

Sea $Z \sim SN(\lambda)$ El coeficiente de Kurtosis α_4 de la variable aleatoria $H = \sqrt{1 + \beta^2} Z$ esta dada por:

$$\alpha_4 = \frac{8\lambda^4(\pi - 3)}{(\pi + \lambda^2\pi - 2\lambda^2)^2} + 3$$

Demostración

$$\alpha_4 = \frac{\mu_4 - 4\mu_1\mu_2 + 6\mu_1^2\mu_2 - 3\mu_1^4}{(\mu_2 - \mu_1^2)^2}$$

$$= \frac{3\pi^2 + 6\pi^2\lambda^2 + 3\pi^2\lambda^4 - 12\lambda^4 - 4\pi\lambda^4 - 12\pi\lambda^2}{(\pi + \pi\lambda^2 - 2\lambda^2)^2}$$

$$\alpha_4 - 3 = \frac{8\lambda^4(\pi - 3)}{(\pi + \lambda^2\pi - 2\lambda^2)^2}$$

Comentario:

1.- Si en el modelo [5] hacemos $\beta = 0$ estamos bajo el modelo de $SN(\alpha)$ de Azzalini cuya densidad es $f(x) = 2\phi(x)\Phi(\alpha x)$ $\alpha \in \mathbb{R}$. Por otra parte si hacemos $\beta = \alpha$, nos encontramos bajo el modelo presentado por Sahu y cuya densidad es:

$$f(x) = \frac{2}{\sqrt{1 + \alpha^2}} \phi\left(\frac{x}{\sqrt{1 + \alpha^2}}\right) \Phi\left(\frac{\alpha}{\sqrt{1 + \alpha^2}}\right) \quad \alpha \in \mathbb{R}$$

2.- En el modelo $SN(\alpha, \beta)$, el coeficiente de asimetría como el de kurtosis son coincidentes con los del modelo de Azzalini por tratarse de una reparametrización por escala del modelo $SN(\alpha)$

Referencias

Azzalini, A. (1985) A class of distributions which includes the normal one. *Scand. J Statist.* **12**, 171-8

Henze, N. (1986) - A Probabilistic Representation of the Skew-Normal Distribution - *Scand. J. Statist.* **13**, 271-5

Sahu, Dey y Branco (2003) A new class of multivariate skew distribution with applications to Bayesian regression models. *The Canadian Journal of Statistics.*

Hadzi P. (1971) Probability Function (in Russian) Kishinev. Academy of Science of Moldavia