

## Distribución Gaussiana inversa generalizada

Se dice que  $X$  tiene una distribución gaussiana inversa generalizada  $N(\lambda, \xi, \Psi)$ , si su densidad es de la siguiente forma:

$$f(x) = \frac{\xi^{-\lambda} \sqrt{\xi \Psi}^\lambda x^{\lambda-1} \exp \frac{-1}{2}(\xi x^{-1} + \Psi x)}{2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi \Psi})}$$

Donde  $\kappa_{\lambda(\cdot)}$  es una función modificada de Bessel de tercer tipo, y si  $\lambda < 0$ , entonces  $\xi > 0$ ,  $\Psi \geq 0$ ; y si  $\lambda = 0$ , entonces  $\xi > 0$ ,  $\Psi > 0$ , y si  $\lambda > 0$ , entonces  $\xi \geq 0$ ,  $\Psi > 0$ .

Si  $X$  se distribuye  $N(\lambda, \xi, \Phi)$ , entonces su función generadora de momentos es:

$$\begin{aligned} \Phi(it) &= \int_{-\infty}^{\infty} \exp itx \frac{\xi^{-\lambda} \sqrt{\xi \Psi}^\lambda x^{\lambda-1} \exp \frac{-1}{2}(\xi x^{-1} + \Psi x)}{2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi \Psi})} dx = \\ &= \frac{\sqrt{\xi \Psi}^\lambda}{2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi \Psi})} \frac{2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi(2it + \Psi)})}{\sqrt{\xi(2it + \Psi)}^\lambda} \int_{-\infty}^{\infty} \xi^{-\lambda} \frac{\sqrt{\xi(2it + \Psi)}^\lambda}{2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi(2it + \Psi)})} \exp \frac{-1}{2}(\xi x^{-1} + (2it + \Psi)x) \end{aligned}$$

Donde la última integral vale uno por ser una densidad  $N(\lambda, \xi, 2it + \psi)$  integrada sobre su soporte, por lo que:

$$\Phi(it) = \frac{\sqrt{\xi \Psi}^\lambda}{\kappa_\lambda(\sqrt{\xi \Psi})} \frac{\kappa_\lambda(\sqrt{\xi(2it + \Psi)})}{\sqrt{\xi(2it + \Psi)}^\lambda}$$

Si  $X$  se distribuye  $N(\lambda, \xi, \Phi)$ , entonces su résimo momento es:

$$\begin{aligned} E[X^r] &= \int_{-\infty}^{\infty} x^r \frac{\xi^{-\lambda} \sqrt{\xi \Psi}^\lambda x^{\lambda-1} \exp \frac{-1}{2}(\xi x^{-1} + \Psi x)}{2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi \Psi})} dx = \\ &= \frac{x^r 2\kappa_{\lambda+r}(\sqrt{\xi \Psi})}{\sqrt{\xi \Psi}^r 2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi \Psi})} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{\xi^{-\lambda-r} \sqrt{\xi \Psi}^{\lambda+r} x^{\lambda+r-1} \exp \frac{-1}{2}(\xi x^{-1} + \Psi x)}{2\kappa_{\lambda+r}(\sqrt{\xi \Psi})} dx \end{aligned}$$

Por lo tanto:

$$E[X^r] = \left(\frac{\xi}{\Psi}\right)^{\frac{r}{2}} \frac{\kappa_{\lambda+r}(\sqrt{\xi \Psi})}{\sqrt{\kappa_\lambda(\sqrt{\xi \Psi})}}$$

## Distribución Hiperbólica Generalizada

Se dice que el vector p variado  $X$  tiene una distribución hiperbólica generalizada  $GH_p(\lambda, \xi, \Psi, \mu, \Sigma, \beta)$  si su densidad es de la siguiente forma:

$$f(x) = c \frac{\kappa_{\lambda-d/2}(\sqrt{\xi + (x - \mu)' \Sigma^{-1} (x - \mu) (\Psi + \beta' \Sigma^{-1} \beta)})}{\xi + (x - \mu)' \Sigma^{-1} (x - \mu) (\Psi + \beta' \Sigma^{-1} \beta)^{\frac{d}{2} - \lambda}} \exp (x - \mu)' \Sigma^{-1} \beta$$

donde  $c = \frac{\sqrt{\xi}\lambda^{-\lambda}\Psi^\lambda(\Psi+\beta\Sigma^{-1}\beta)^{\frac{d}{2}-\lambda}}{(2\Pi)^{\frac{d}{2}}|\Sigma|^{\frac{1}{2}}\kappa_\lambda(\sqrt{\xi\Psi})}$ .

Una característica importante de la distribución hiperbólica generalizada es que puede descomponerse como una variable de mezcla, donde  $X|u$  se distribuye  $N(\mu + u\beta, u\Sigma)$ , y  $u$  se distribuye  $N(\lambda, \xi, \Psi)$ .

$$f(x) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{\exp((x-\mu)'\Sigma^{-1}(x-\mu))}{(2\Pi)^{d/2}|\Sigma|^{1/2}u^{d/2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)'\Sigma^{-1}(x-\mu)}{2u} - \frac{\beta\Sigma^{-1}\beta}{2/u}\right) f(u) du$$

Donde:

$$f(u) = \frac{\xi^{-\lambda}\sqrt{\xi\Psi}^\lambda u^{\lambda-1} \exp\left(-\frac{1}{2}(\xi u^{-1} + \Psi u)\right)}{2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi\Psi})}$$

Sea  $a = (x-\mu)'\Sigma^{-1}(x-\mu)$ , y  $b = \beta\Sigma^{-1}\beta$ , entonces de aquí se sigue que:

$$f(x) = \frac{\exp((x-\mu)'\Sigma^{-1}\beta)\xi^{-\lambda}\sqrt{\xi\Psi}^\lambda}{(2\Pi)^{d/2}|\Sigma|^{1/2}2\kappa_\lambda(\sqrt{\xi\Psi})} \int_{-\infty}^{\infty} u^{\lambda-d/2-1} \exp\left(-1/2(au^{-1}bu + \xi u^{-1} + \Psi u)\right) du$$

Trabajando solamente con el integrando se tiene que:

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} u^{\lambda-d/2-1} \exp\left(-1/2(au^{-1} + bu + \xi u^{-1} + \Psi u)\right) du = \\ \int_{-\infty}^{\infty} u^{\lambda-d/2-1} \exp\left(-1/2((a+\xi)u^{-1} + (b+\Psi)u)\right) du \end{aligned}$$

Ahora, sea  $\lambda' = \lambda - 1/2$ ,  $\xi' = a + \xi$ ,  $\Psi' = b + \Psi$ , entonces:

$$\int_{-\infty}^{\infty} u^{\lambda-d/2-1} \exp\left(-1/2((a+\xi)u^{-1} + (b+\Psi)u)\right) du = \int_{-\infty}^{\infty} u^{\lambda'-1} \exp\left(-1/2(\xi' u^{-1} + \Psi' u)\right) du$$

Luego,

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} u^{\lambda'-1} \exp\left(-1/2(\xi' u^{-1} + \Psi' u)\right) du = \frac{2\kappa_{\lambda'}(\sqrt{\xi'\Psi'})}{\xi'^{-\lambda'}(\sqrt{\xi'\Psi'})^{\lambda'}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{\xi^{-\lambda'}(\sqrt{\xi\Psi})^{\lambda'}}{2\kappa_{\lambda'}(\sqrt{\xi'\Psi'})} \\ u^{\lambda'-1} \exp\left(-1/2(\xi' u^{-1} + \Psi' u)\right) du \end{aligned}$$

Donde la última integral vale uno por ser una distribución  $N(\lambda', \xi', \Psi')$  integrada sobre su soporte, por lo que tenemos que:

$$f(x) = \frac{\exp(x - \mu)' \Sigma^{-1} \beta \xi^{-\lambda} \sqrt{\xi \Psi}^\lambda}{(2\Pi)^{d/2} |\Sigma|^{1/2} 2k_\lambda(\sqrt{\xi \Psi})} \frac{2k_{\lambda'}(\sqrt{\xi' \Psi'})}{\xi^{-\lambda'} (\sqrt{\xi' \Psi'})^{\lambda'}}$$

Por último, sustituyendo los valores de  $a$ ,  $b$ ,  $\xi$ ,  $\Psi$ , y agrupando algunos términos tenemos que efectivamente  $f(x)$  se distribuye  $GH_p(\lambda, \xi, \Psi, \mu, \Sigma, \beta)$ .

Ahora para encontrar los momentos de la distribución  $GH_p$ , como puede ser expresada como una variable de mezcla en esperanza-varianza, la propiedad 1) nos dice que  $\Phi_X(t) = \exp(it\beta\mu)\Phi_u(it\beta - \frac{1}{2}t\Sigma t)$ , donde  $\Phi_u(\cdot)$  es la función característica de la variable de mezcla  $u$  que se distribuye  $N(\lambda, \xi, \Psi)$ .

La función característica nos permite calcular fácilmente la distribución de una transformación lineal del vector  $p$ -variado  $X$ , pues si ahora consideramos el vector aleatorio  $Y = aX + b$ , donde  $a \in M_{r \times p}$ ,  $b \in R^p$  entonces:

$$\begin{aligned} \Phi_Y(t) &= \exp(itb) \Phi_X(at) = \exp(itb + it\beta\mu) \Phi_u(iat\beta - \frac{1}{2}at\Sigma at) = \\ &= \exp(it(b + \beta\mu)) \Phi_u(iat\beta - \frac{1}{2}at\Sigma at) \end{aligned}$$

Lo cual nos indica que  $Y$  se distribuye  $GH_p(\lambda, \xi, \Psi, b + \beta\mu, a\Sigma a', a\beta)$ , y a su vez que.

También a partir de la función característica es fácil ver que la distribución marginal de  $X_i$  es  $GH_p(\lambda, \xi, \Psi, \mu_i, \Sigma_i, \beta_i)$ , donde  $\Sigma_i$  es el  $i$ -ésimo componente del primer renglón de  $\Sigma$ . Las dos propiedades anteriores nos dicen que si  $X$  se distribuye  $GH_p$ , entonces es cerrado bajo convoluciones.