

Por tanto $|J_g| = \frac{|V|}{u^2}$.

Como la transformación es inyectiva, entonces:

$$f_{(u,v)}(u,v) = f_{(A,B)}(g(u,v)) \cdot |J_g| \cdot I_C(g(u,v)) \quad \text{Siendo } C \text{ el conjunto}$$

donde se mueven los parámetros, que en este caso es $C = (0, \infty) \times (0, \infty)$.

Por tanto,

$$f_{(u,v)}(u,v) = f_{(A,B)}\left(v, \frac{v}{u}\right) \cdot \frac{|V|}{u^2} \cdot I_C\left(v, \frac{v}{u}\right) =$$

$$= f_A(v) \cdot f_B\left(\frac{v}{u}\right) \cdot \frac{|V|}{u^2} \cdot I_{C'}(u,v)$$

$(x_1, \dots, x_{n_1}), (y_1, \dots, y_{n_2})$ poblaciones independientes.

Donde $C' = (0, \infty) \times (0, \infty)$ que es la imagen de C según la transformación planteada.

Como $A \sim \text{Gamma}(\lambda_1, n_1)$

$$\Rightarrow f_A(u) = \frac{\lambda_1^{n_1}}{\Gamma(n_1)} \cdot e^{-\lambda_1 u} u^{n_1-1} \quad u > 0 \quad (\text{para } B \text{ es análogo})$$

se tiene que

$$f_{(u,v)}(u,v) = \left(\frac{\lambda_1^{n_1}}{\Gamma(n_1)} e^{-\lambda_1 v} v^{n_1-1} \right) \cdot \left(\frac{\lambda_2^{n_2}}{\Gamma(n_2)} e^{-\lambda_2 \frac{v}{u}} \left(\frac{v}{u}\right)^{n_2-1} \right) \cdot \frac{v}{u^2} \quad \text{con } u, v > 0.$$

Como nos interesa sólo la distribución de $U = \frac{A}{B}$, marginalizamos:

$$f_u(u) = \int_0^\infty f_{(u,v)}(u,v) dv = \int_0^\infty \frac{\lambda_1^{n_1}}{\Gamma(n_1)} e^{-\lambda_1 v} v^{n_1-1} \frac{\lambda_2^{n_2}}{\Gamma(n_2)} e^{-\lambda_2 \frac{v}{u}} \left(\frac{v}{u}\right)^{n_2-1} \frac{v}{u^2} dv =$$

$$= \frac{\lambda_1^{n_1}}{\Gamma(n_1)} \frac{\lambda_2^{n_2}}{\Gamma(n_2)} \frac{1}{u^{n_2+1}} \cdot \frac{\Gamma(n_2+n_1)}{(\lambda_1 + \frac{\lambda_2}{u})^{n_2+n_1}} \int_0^\infty \frac{(\lambda_1 + \frac{\lambda_2}{u})^{n_2+n_1}}{\Gamma(n_2+n_1)} e^{-v(\lambda_1 + \frac{\lambda_2}{u})} v^{n_1+n_2-1} dv =$$

$$= \frac{\lambda_1^{n_1} \lambda_2^{n_2}}{\Gamma(n_1) \Gamma(n_2)} \frac{1}{u^{n_2+1}} \cdot \frac{\Gamma(n_2+n_1)}{(\lambda_1 + \frac{\lambda_2}{u})^{n_2+n_1}} \quad \text{con } u > 0.$$