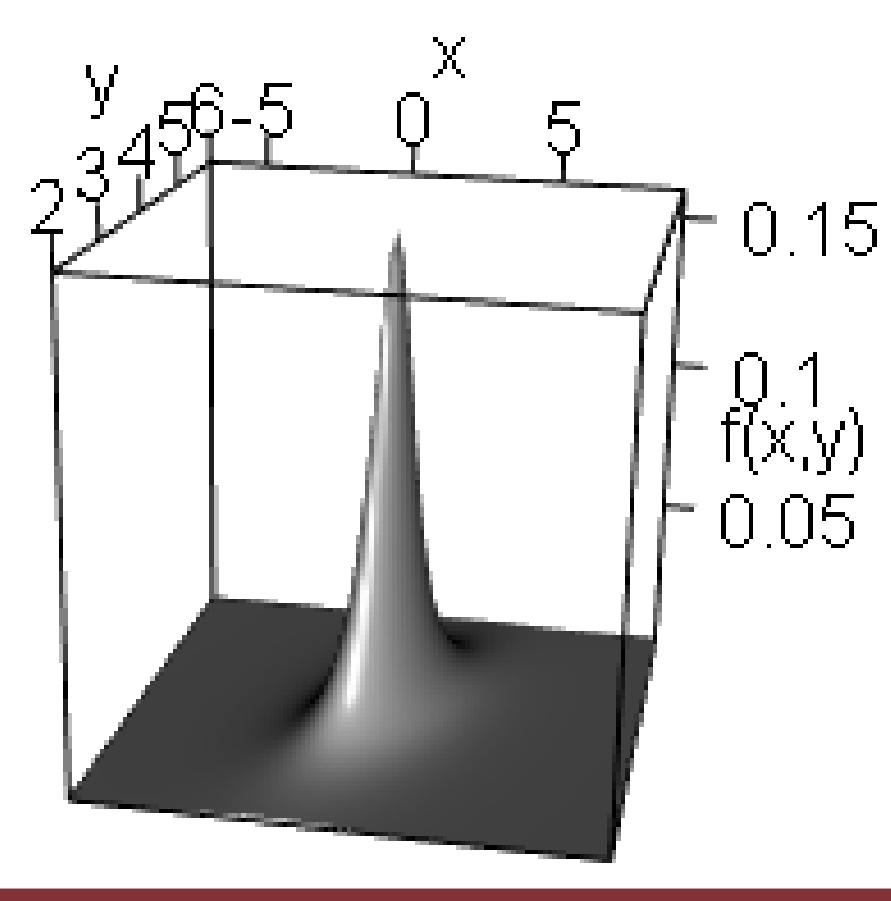


Distance/divergence entre distributions *t* multivariées



Pierre Santagostini, Nizar Bouhlel
Institut Agro, Univ Angers, INRAE, IRHS, SFR QUASAV, F-49000 Angers



Package mstudentd

- Un package pour la distribution *t* multivariée.
- Outils pour la manipulation de distributions *t* multivariées : fonction densité de probabilité, simulation d'échantillon, représentation graphique (2 variables)
 - Mesure de divergence entre distribution *t* multivariée : Rényi, Bhattacharyya, Hellinger, Kullback-Leibler

Distribution *t* multivariée

Densité de probabilité d'un vecteur aléatoire, de loi *t* multivariée (dimension *p*) à *ν* degrés de liberté, de vecteur moyenne **μ** et de matrice de corrélation Σ :

$$f(x|\nu, \mu, \Sigma) = \frac{\Gamma\left(\frac{\nu+p}{2}\right) |\Sigma|^{-1/2}}{\Gamma\left(\frac{\nu}{2}\right) (\nu\pi)^{p/2}} \left(1 + \frac{1}{\nu} (x - \mu)^T \Sigma^{-1} (x - \mu)\right)^{-\frac{\nu+p}{2}}$$

Le cas particulier *ν* = 1 correspond à la loi de Cauchy multivariée.

Applications nombreuses en analyse d'image, signal, autres domaines : reconnaissance de forme, apprentissage automatique, détection de changements, sélection de modèles, recherche d'image par le contenu...

Divergence entre distributions *t* multivariées

Divergence entre deux vecteurs aléatoires de dimension *p*, de lois *t* multivariées centrées de paramètres (*ν*₁, **0**, Σ₁) et (*ν*₂, **0**, Σ₂) :

Soient $\delta_1 = \frac{\nu_1+p}{2} \beta$, $\delta_2 = \frac{\nu_2+p}{2} (1 - \beta)$ et $\lambda_1 < \dots < \lambda_p$ les valeurs propres de la matrice carrée $\Sigma_1 \Sigma_2^{-1}$,

• Divergence de Rényi (Bouhlel & Rousseau) :

$$D_R^\beta(X_1 \| X_2) = \frac{1}{\beta - 1} \left[\beta \ln \left(\frac{\Gamma\left(\frac{\nu_1+p}{2}\right) \Gamma\left(\frac{\nu_2}{2}\right) \nu_2^{p/2}}{\Gamma\left(\frac{\nu_2+p}{2}\right) \Gamma\left(\frac{\nu_1}{2}\right) \nu_1^{p/2}} \right) + \ln \left(\frac{\Gamma\left(\frac{\nu_2+p}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{\nu_2}{2}\right)} \right) + \ln \left(\frac{\Gamma\left(\delta_1 + \delta_2 - \frac{p}{2}\right)}{\Gamma(\delta_1 + \delta_2)} \right) - \beta \sum_{i=1}^p \ln \lambda_i + \ln F_D \right]$$

où *F_D* est donné par :

- $F_D = F_D^{(p)}\left(\delta_1, \underbrace{\frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2}}_p; \delta_1 + \delta_2; 1 - \frac{\nu_2}{\nu_1} \frac{1}{\lambda_1}, \dots, 1 - \frac{\nu_2}{\nu_1} \frac{1}{\lambda_p}\right)$, si $\frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_i > 1, \forall i = 1, \dots, p$
- $F_D = \prod_{i=1}^p \left(\frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_i\right)^{1/2} F_D^{(p)}\left(\delta_2, \underbrace{\frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2}}_p; \delta_1 + \delta_2; 1 - \frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_1, \dots, 1 - \frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_p\right)$, si $\frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_i < 1, \forall i = 1, \dots, p$
- $F_D = \left(\frac{\nu_2}{\nu_1} \frac{1}{\lambda_p}\right)^{\delta_2} \prod_{i=1}^p \left(\frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_i\right)^{1/2} F_D^{(p)}\left(\delta_2, \underbrace{\frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2}}_p; \delta_1 + \delta_2 - \frac{p}{2}; \delta_1 + \delta_2; 1 - \frac{\lambda_1}{\lambda_p}, \dots, 1 - \frac{\lambda_{p-1}}{\lambda_p}, 1 - \frac{\nu_2}{\nu_1} \frac{1}{\lambda_p}\right)$ sinon

F_D^(*p*) étant la fonction *D*-hypergéométrique de Lauricella :

$$F_D^{(n)}(a, b_1, \dots, b_n; c; x_1, \dots, x_n) = \sum_{m_1 \geq 0} \dots \sum_{m_n \geq 0} \frac{(a)_{m_1 + \dots + m_n} (b_1)_{m_1} \dots (b_n)_{m_n}}{(c)_{m_1 + \dots + m_n}} \frac{x_1^{m_1}}{m_1!} \dots \frac{x_n^{m_n}}{m_n!}$$

et $(x)_m = \frac{\Gamma(x+m)}{\Gamma(x)} = x(x+1) \dots (x+m-1)$ est le symbole de Pochhammer.

• Divergence de Bhattacharyya :

$$D_B(X_1 \| X_2) = \frac{1}{2} D_R^{1/2}(X_1 \| X_2)$$

• Divergence de Hellinger :

$$D_H(X_1 \| X_2) = 1 - \exp\left(-\frac{1}{2} D_R^{1/2}(X_1 \| X_2)\right)$$

• Divergence de Kullback-Leibler (Bouhlel & Rousseau) :

$$D_{KL}(X_1 \| X_2) = \ln \left(\frac{\Gamma\left(\frac{\nu_1+p}{2}\right) \Gamma\left(\frac{\nu_2}{2}\right) \nu_2^{p/2}}{\Gamma\left(\frac{\nu_2+p}{2}\right) \Gamma\left(\frac{\nu_1}{2}\right) \nu_1^{p/2}} \right) + \frac{\nu_2 - \nu_1}{2} \left(\psi\left(\frac{\nu_1+p}{2}\right) - \psi\left(\frac{\nu_1}{2}\right) \right) - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^p \ln \lambda_i - \frac{\nu_2 + p}{2} D$$

où *D* est donné par :

- $D = \frac{\partial}{\partial a} \left\{ F_D^{(p)}\left(a, \frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2}, a + \frac{\nu_1+p}{2}; 1 - \frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_1, \dots, 1 - \frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_p\right) \right\} \Big|_{a=0}$, si $\frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_i < 1, \forall i = 1, \dots, p$
- $D = \prod_{i=1}^p \left(\frac{\nu_2}{\nu_1} \frac{1}{\lambda_i}\right)^{1/2} \frac{\partial}{\partial a} \left\{ F_D^{(p)}\left(\frac{\nu_1+p}{2}, \frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2}; a + \frac{\nu_1+p}{2}; 1 - \frac{\nu_2}{\nu_1} \frac{1}{\lambda_1}, \dots, 1 - \frac{\nu_2}{\nu_1} \frac{1}{\lambda_p}\right) \right\} \Big|_{a=0}$, si $\frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_i > 1, \forall i$
- $D = -\ln\left(\frac{\nu_1}{\nu_2} \lambda_p\right) + \frac{\partial}{\partial a} \left\{ F_D^{(p)}\left(a, \frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2}, a + \frac{\nu_1}{2}; a + \frac{\nu_1+p}{2}; 1 - \frac{\lambda_1}{\lambda_p}, \dots, 1 - \frac{\lambda_{p-1}}{\lambda_p}, 1 - \frac{\nu_2}{\nu_1} \frac{1}{\lambda_p}\right) \right\} \Big|_{a=0}$ sinon

et $\psi(\cdot)$ est la fonction digamma : $\psi(x) = \frac{d}{dx} \Gamma(x)$

Exemple

<pre>nu1 <- 2 Sigma1 <- rbind(c(2, 1.2, 0.4), c(1.2, 2, 0.6), c(0.4, 0.6, 2))) Sigma1 [,1] [,2] [,3] [1,] 2.0 1.2 0.4 [2,] 1.2 2.0 0.6 [3,] 0.4 0.6 2.0 nu2 <- 4 Sigma2 <- rbind(c(1, 0.3, 0.1), c(0.3, 1, 0.4), c(0.1, 0.4, 1))) Sigma2 [,1] [,2] [,3] [1,] 1.0 0.3 0.1 [2,] 0.3 1.0 0.4 [3,] 0.1 0.4 1.0</pre>	<p>Divergence de Rényi : $D_R^\beta(X_1 \ X_2)$</p> <pre>diststudent(nu1, Sigma1, nu2, Sigma2, dist = "renyi", bet = 0.5, eps = 1e-6) [1] 0.1541504 attr("epsilon") [1] 1e-06 attr("k") [1] 20</pre> <p>Divergence de Bhattacharyya : $D_B(X_1 \ X_2)$</p> <pre>diststudent(nu1, Sigma1, nu2, Sigma2, dist = "bhattacharyya", eps = 1e-6) [1] 0.07707521 attr("epsilon") [1] 1e-06 attr("k") [1] 20</pre> <p>Divergence de Hellinger : $D_H(X_1 \ X_2)$</p> <pre>diststudent(nu1, Sigma1, nu2, Sigma2, dist = "hellinger", eps = 1e-6) [1] 0.07417978 attr("epsilon") [1] 1e-06 attr("k") [1] 20</pre> <p>Divergence de Kullback-Leibler : $D_{KL}(X_1 \ X_2)$</p> <pre>kldstudent(nu1, Sigma1, nu2, Sigma2, eps = 1e-6) [1] 0.5796759 attr("epsilon") [1] 1e-06 attr("k") [1] 15</pre>	<p>Arguments :</p> <ul style="list-style-type: none">nu1, Sigma1 : paramètres de la première distribution.nu2, Sigma2 : paramètres de la deuxième distribution.dist : la mesure de divergence qu'on veut calculer.eps : précision souhaitée pour le calcul de la fonction de Lauricella (Rényi, Bhattacharyya, Hellinger) ou de sa dérivée partielle (Kullback-Leibler). <p>Résultat :</p> <p>La valeur de la divergence, avec les attributs :</p> <ul style="list-style-type: none">attr(, "epsilon") : précision atteinte pour la fonction de Lauricella (ou sa dérivée partielle).attr(, "k") : le nombre d'éléments de la somme qui ont été calculés pour atteindre cette précision.
--	---	--

Bibliographie

[1] Bouhlel, N., Rousseau, D., 2023. Exact Rényi and Kullback-Leibler Divergences Between Multivariate *t*-Distributions. IEEE Signal Processing Letter. <https://doi.org/10.1109/LSP.2023.3324594>

[2] Santagostini, P., Bouhlel, N., 2024. mstudentd: Multivariate t Distribution. <https://CRAN.Rproject.org/package=mstudentd>

Perspectives

- Ajout au package mstudentd de l'estimation des paramètres d'une loi *t* multivariée.
- Création d'un package pour des distributions multivariées, qui regroupera les outils actuellement proposés par les packages **mggd** (loi normale généralisée multivariée), **mcauchy** (loi de Cauchy multivariée) et **mstudentd**, avec extension au cas multivarié complexe, et aux lois elliptiques en général.