

TRANSFORMATION DE FISHER (C2, C5, F3)

(09 / 10 / 2020, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2020)

La **transformation de FISHER** possède deux significations :

- (a) transformation du coefficient de corrélation linéaire empirique ;
- (b) transformation d'un rapport de variances.

(i) **Première signification.** Soit (Ω, \mathcal{F}, P) un **espace probabilisé**, $(\xi, \eta) : \Omega \mapsto \mathbf{R}^2$ un **couple aléatoire** réel et $((X_1, Y_1), \dots, (X_N, Y_N))$ un **échantillon aléatoire** indépendant constitué de **copies** de (ξ, η) , ie un **échantillon indépendant équidistribué** selon la loi $P^{(\xi, \eta)}$ du couple (ξ, η) .

On note r_{XY} le **coefficient de corrélation linéaire** empirique entre les échantillons partiels $X = (X_1, \dots, X_N)$ et $Y = (Y_1, \dots, Y_N)$.

On appelle alors **transformation de R.A. FISHER** la fonction suivante, définie par l'argument de la tangente hyperbolique :

$$(1) \quad r_{XY} \mapsto z_{XY} = \text{Arg th } r_{XY} = (1/2) \text{Log} \{(1 - r_{XY})^{-1} \cdot (1 + r_{XY})\},$$

avec $\text{Arg th} :]0, 1[\mapsto \mathbf{R}$. La **variable aléatoire** (ou **statistique**) z_{XY} est donc à valeurs dans \mathbf{R} . On l'utilise souvent à la place de r_{XY} car, dans le cas gaussien où $P^{(\xi, \eta)} = \mathcal{N}_2(\mu, \Sigma)$ (**loi normale multidimensionnelle** à deux dimensions), la **convergence en loi** suivante :

$$(2) \quad \mathcal{L}\{(\sigma(z_{XY}))^{-1} \cdot (z_{XY} - E z_{XY})\} \rightarrow_{N \rightarrow +\infty} \mathcal{N}_1(0, 1) \quad (\text{loi normale réduite})$$

est plus « rapide » que celle correspondant à r_{XY} , où l'on note $E z_{XY}$ l'**espérance** et $\sigma(z_{XY})$ l'**écart-type** de z_{XY} .

(ii) **Seconde signification.** On appelle aussi **transformation de R.A. FISHER** une transformation du **rapport des variances** (empiriques) de deux échantillons. Si X^i est un échantillon de taille N_i dont la **variance empirique** est notée S_i^2 ($i = 1, 2$), cette transformation de FISHER est de la forme :

$$(3) \quad (X^1, X^2) \mapsto Z_{N(1)N(2)} = (1/2) \text{Log} (S_1^2 / S_2^2),$$

où $N(i)$ désigne, par commodité, N_i ($i = 1, 2$).

La statistique $Z_{N(1)N(2)}$ est souvent simplement notée Z ou z .