

## LOI DE WISHART NON CENTRALE (C2, C7, F5)

(14 / 01 / 2020, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2020)

La loi de WISHART non centrale est une généralisation de la loi de WISHART et de la loi du chi-deux non centrale.

(i) Soit  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espace probabilisé et  $X = (X_1, \dots, X_N)$  une suite de vecteurs aléatoires indépendants  $X_n : \Omega \mapsto \mathbf{R}^K$ . On suppose que  $\mathcal{L}(X_n) = \mathcal{N}_K(\mu_n, \Sigma)$  (loi normale multidimensionnelle avec même dispersion  $\Sigma$ ),  $\forall n \in \mathbf{N}_N^*$ .

On appelle alors loi de J. WISHART non centrale la lp  $P^W$  de la matrice aléatoire  $W$  définie par :

$$(1) \quad W = \sum_{n=1}^N X_n X_n' = X' X,$$

où les colonnes  $X_n$  constituent les lignes d'une matrice aléatoire  $X \in M_{NK}(\mathbf{R})$  (mêmes notations).

Cette loi est généralement notée  $\mathcal{W}_N(K, \Sigma, \mu)$ , où la matrice  $\mu = [\mu_1, \dots, \mu_N]$  est supposée arrangée dans une matrice de même nom  $\mu \in M_{NK}(\mathbf{R})$ .

Le nombre entier  $N$  est appelé nombre de degrés de liberté de la loi.

On dit que  $P^W$  est une loi de WISHART centrale, ou loi de WISHART centrée, ssi  $\mu = 0$  : on la note  $\mathcal{W}_N(K, \Sigma, 0)$  ou simplement  $\mathcal{W}_N(K, \Sigma)$  (cf loi de WISHART).

(ii) La loi de WISHART non centrale vérifie les propriétés suivantes :

(a) si l'on pose  $\sigma_n^2 = h' \Sigma h$ , alors :

$$(2) \quad Y = X' h \sim \mathcal{N}_K(\mu h, \sigma_n^2 I_K), \quad \forall h \in \mathbf{R}^K;$$

(b) si  $K = 1$ , alors  $\mathcal{W}_1(K, \sigma^2, 0) = \mathcal{L}(\Sigma \eta)$ , où  $\eta \sim \mathcal{X}_N^2$  (loi du chi-deux) et où  $\Sigma = \sigma^2 > 0$  est un scalaire ;

(c) la densité de  $P^W$  pr à la mesure de LEBESGUE n'existe que si  $N > K$  ;

(d) si  $V$  et  $W$  sont deux matrices aléatoires indépendantes tq  $V \sim \mathcal{W}_M(K, \Sigma)$  et  $W \sim \mathcal{W}_N(K, \Sigma, \mu)$ , le rapport des vraisemblances s'écrit :

$$(3) \quad L = |V| / |V + W|.$$

On appelle statistique de S.S. WILKS la va scalaire (cf loi de WILKS) :

$$(4) \quad D = |W| / |V + W|;$$

(e) soit  $W \sim \mathcal{W}_N(K, \Sigma, 0)$ . On partitionne  $W$  (ainsi que  $\Sigma$ ) selon :

$$(5) \quad W = \begin{pmatrix} W_{11} & W_{12} \\ W_{21} & W_{22} \end{pmatrix}, \quad \text{avec } W_{12} \in M_{K(1)K(2)}(\mathbf{R}) \text{ et } K_1 + K_2 = K,$$

(où  $K(i)$  désigne resp  $K_i$ ,  $i = 1, 2$ ). Alors, on a :

$$(6) \quad B_{12} = W_{11} - W_{12} W_{22}^{-1} W_{21}' \sim \mathcal{W}_N(K - K_2, \Sigma_{11} - \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{12}', 0).$$