

# Probabilités et Statistiques

## Révisions de probabilité

Vecteurs aléatoires :

Soit  $X = (X_1, \dots, X_p)^\top$ , un vecteur aléatoire de taille  $p$ .

Espérance :

$$\mathbb{E}(X) = \begin{pmatrix} \mathbb{E}(X_1) \\ \vdots \\ \mathbb{E}(X_p) \end{pmatrix} := \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_p \end{pmatrix} := \mu.$$

Matrice de variance/covariance :

$$\text{Var}(X) = \begin{pmatrix} \text{Var}(X_1) & \cdots & \text{Cov}(X_1, X_p) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{Cov}(X_1, X_p) & \cdots & \text{Var}(X_p) \end{pmatrix} := \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \cdots & \sigma_{1,p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{1,p} & \cdots & \sigma_p \end{pmatrix} := \Sigma.$$

Matrice de corrélation :

$$\text{Cor}(X) = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & \text{Corr}(X_1, X_p) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{Corr}(X_1, X_p) & \cdots & 1 \end{pmatrix} := \begin{pmatrix} 1 & \cdots & \rho_{1,p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \rho_{1,p} & \cdots & 1 \end{pmatrix} := R.$$

Propriété des moments :

### Properties

Soit  $X$  un vecteur aléatoire de moyenne  $\mathbb{E}(X) = \mu$  et de variance  $\text{Var}(X) = \Sigma$ , et soit  $M$  une matrice de constantes et  $v$  un vecteur de constantes.

1.  $\Sigma$  est définie non-négative et symétrique.
2.  $\Sigma = \mathbb{E}[(X - \mu)(X - \mu)^\top] = \mathbb{E}(XX^\top) - \mu\mu^\top$ .
3.  $\mathbb{E}(MX + v) = \mathbb{E}(X) + v$ .
4.  $\text{Var}(MX + v) = \text{Var}(MX) = M\Sigma M^\top$ .

$$5. \Sigma = \Delta R \Delta \iff R = \Delta^{-1} \Sigma \Delta^{-1}.$$

Ajouter qqc sur l'indépendance de variables aléatoires!

Loi normale multivariée : On dit qu'un vecteur aléatoire  $X$  de dimension  $p$  suit une loi normale multidimensionnelle de moyenne  $\mu$  et de variance  $\Sigma \sim \mathcal{N}_p(\mu, \sigma^2)$ , si sa densité est donnée par

$$f_X(x) = \frac{1}{(2\pi)^{p/2}} \cdot \frac{1}{(\det \Sigma)^{1/2}} \cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2} (x - \mu)^\top \Sigma^{-1} (x - \mu) \right\}, \quad x \in \mathbb{R}^p.$$

Estimation avec un échantillon : En pratique, nous ne connaissons pas les valeurs de  $\mu$  et de  $\Sigma$  et nous voulons les estimer à partir d'un échantillon. Soit  $X_1, \dots, X_n$ ,  $n$  réalisations indépendantes d'un vecteur aléatoire  $X$  de moyenne  $\mu$  et de variance  $\Sigma$ . On estime  $\mu$  et  $\Sigma$  par :

$$\hat{\mu} = \bar{X} := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\hat{\Sigma} = S^2 := \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(X_i - \bar{X})^\top.$$

Notons  $D = \{\text{diag}(S^2)\}^{1/2}$ , la matrice des écarts-types calculés sur l'échantillon. On peut calculer la matrice des corrélations sur l'échantillon par :

$$\hat{R} = D^{-1} S^2 D^{-1} \iff S^2 = D \hat{R} D.$$