

### MATRICALISATION (A3)

(19 / 12 / 2019, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2019)

L'opération de **matricialisation** est souvent pratiquée en Statistique : elle permet de construire une **matrice** à partir d'un vecteur.

(i) Soit E un **espace vectoriel** de dimension finie n sur un corps **K**, muni de sa **base canonique**  $\mathcal{U} = (e_i)_{i=1,\dots,n}$ . Soit  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  un vecteur de E.

On appelle **matricialisée** de x la **matrice diagonale**  $x^\wedge \in M_n(\mathbf{K})$  définie par :

$$(1) \quad x^\wedge = [(x_1, O) \text{ /// } (O, x_i, O) \text{ /// } (O, x_n)] = \sum_{i=1}^n x_i E_{ii},$$

où  $E_{ij}$  désigne la (n,n)-matrice de la base canonique associée à l'**ev**  $M_n(\mathbf{K})$  des matrices carrées sur **K**, où (cf schéma ci-dessous) :

(a) x désigne aussi bien le vecteur de E que sa matrice unicolonne dans la base  $\mathcal{U}$  ;

(b) O désigne une suite de zéros (0) de longueur ad hoc ;

(c) /// désigne l'empilement en colonne des éléments.

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto x^\wedge = \begin{pmatrix} x_1 & & O \\ & \ddots & \\ O & & x_n \end{pmatrix}$$

L'élément  $x^\wedge \in M_n(\mathbf{K})$  associé à  $x \in E$  est donc unique.

L'application :

$$(2) \quad m : x \mapsto x^\wedge = m(x)$$

de E dans  $M_n(\mathbf{K})$  est appelée **matricialisation**.

(ii) Un exemple de matricialisation en **Statistique** est celui dans lequel on associe à tout vecteur  $v = \text{Diag } \Sigma = \{\sigma_1^2, \dots, \sigma_K^2\}$ , constitué des éléments diagonaux de la **matrice de covariance** d'un **vecteur aléatoire**  $\xi : \Omega \mapsto \mathbf{R}^K$ , la matrice  $V = m(v)$ . Cette opération permet eg de normaliser (ie de centrer et de réduire) le vecteur  $\xi$  selon  $\varepsilon = V^{-1/2} (\xi - E \xi)$  (cf **normalisation**).

(iii) La matricialisation d'un vecteur n'est pas l'opération l'inverse de la **vectorialisation d'une matrice**.

