

## Annexe B

### Calcul du Pseudo-inverse de Moore-Penrose

Une des applications de la décomposition en valeurs singulières consiste en la notion de pseudo-inverse (ou inverse Moore-Penrose) qui généralise la notion habituelle d'inverse d'une matrice carrée régulière aux matrices rectangulaires d'une part, et aux matrices carrées singulières d'autre part, la pseudo-inverse d'une matrice  $\Sigma$  des valeurs singulières est définie par [32] :

$$\Sigma^+ = \begin{array}{|c|c|c|} \hline \Sigma_r^{-1} & & 0 \\ \hline 0 & 0 & \\ \hline \end{array} \quad \text{si } m \leq n$$

$$\Sigma^+ = \begin{array}{|c|c|} \hline \Sigma_r^{-1} & 0 \\ \hline 0 & 0 \\ \hline 0 & \\ \hline \end{array} \quad \text{si } m > n$$

Où  $\Sigma_r^{-1} = \text{diag} \left( \frac{1}{\sigma_1}, \frac{1}{\sigma_2}, \dots, \frac{1}{\sigma_r} \right)$  est l'inverse de  $\Sigma_r$

Ceci étant, nous utilisons la décomposition de la matrice  $\mathbf{A}$  pour définir sa pseudo-inverse  $\mathbf{A}^+$  par :  $A^+ = U \Sigma^+ V^T$ , de sorte que la pseudo-inverse  $(A^T A)^+$  de la matrice  $A^T A$  est définie par :

$$(A^T A)^+ = U \Sigma^+ (\Sigma^T)^+ U^T$$

Le pseudo-inverse d'une matrice est défini à partir de la SVD de cette matrice [32]. Comme la SVD n'est pas unique, la matrice pseudo-inverse n'est pas unique. Par contre dans les applications linéaires associées aux matrices, l'application pseudo-inverse est unique. Toutes les matrices pseudo-inverses associées aux SVD sont alors que des représentantes matricielles particulières qui expriment cette application pseudo-inverse relativement aux bases induites par les matrices orthogonales des décompositions SVD.