

### 5.2.4 Analyse matricielle

□ **Gradient** – Soit  $f : \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction et  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  une matrice. Le gradient de  $f$  par rapport à  $A$  est une matrice de taille  $m \times n$ , notée  $\nabla_A f(A)$ , telle que :

$$\left( \nabla_A f(A) \right)_{i,j} = \frac{\partial f(A)}{\partial A_{i,j}}$$

*Remarque : le gradient de  $f$  est seulement défini lorsque  $f$  est une fonction donnant un scalaire.*

□ **Hessienne** – Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction et  $x \in \mathbb{R}^n$  un vecteur. La hessienne de  $f$  par rapport à  $x$  est une matrice symétrique  $n \times n$ , notée  $\nabla_x^2 f(x)$ , telle que :

$$\left( \nabla_x^2 f(x) \right)_{i,j} = \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j}$$

*Remarque : la hessienne de  $f$  est seulement définie lorsque  $f$  est une fonction qui donne un scalaire.*

□ **Opérations de gradient** – Pour des matrices  $A, B, C$ , les propriétés de gradient suivants sont bons à savoir :

$$\nabla_A \text{tr}(AB) = B^T$$

$$\nabla_{A^T} f(A) = (\nabla_A f(A))^T$$

$$\nabla_A \text{tr}(ABA^T C) = CAB + C^T AB^T$$

$$\nabla_A |A| = |A| (A^{-1})^T$$