

# Algebra geometrica e applicazioni al Deep Learning

---

Giacomo Bencivinni, Alin Marian Habasescu, Riccardo Lo Iacono  
11 ottobre 2024

## Definizioni preliminari

Sia  $\mathbb{R}^n$  uno spazio vettoriale, siano  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  i vettori che formano una base ortonormale per lo spazio.

Due qualsiasi vettori  $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$  possono essere visti come combinazioni lineari dei vettori base.

$$\mathbf{a} = \alpha_1 \mathbf{e}_1 + \dots + \alpha_n \mathbf{e}_n \quad \mathbf{b} = \beta_1 \mathbf{e}_1 + \dots + \beta_n \mathbf{e}_n$$

Dalla moltiplicazione di **a** e **b** segue

$$\begin{aligned}\mathbf{ab} &= (\alpha_1 \mathbf{e}_1 + \cdots + \alpha_n \mathbf{e}_n)(\beta_1 \mathbf{e}_1 + \cdots + \beta_n \mathbf{e}_n) \\ &= \alpha_1 \beta_1 \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_1 + \cdots + \alpha_1 \beta_n \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_n + \cdots + \alpha_n \beta_n \mathbf{e}_n \mathbf{e}_n\end{aligned}$$

Sia per semplicità  $n = 2$ , allora quanto sopra diventa

$$\begin{aligned}\mathbf{ab} &= (\alpha_1 \mathbf{e}_1 + \alpha_2 \mathbf{e}_2)(\beta_1 \mathbf{e}_1 + \beta_2 \mathbf{e}_2) \\ &= \alpha_1 \beta_1 \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_1 + \alpha_1 \beta_2 \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_2 + \alpha_2 \beta_1 \mathbf{e}_2 \mathbf{e}_1 + \alpha_2 \beta_2 \mathbf{e}_2 \mathbf{e}_2\end{aligned}\tag{1}$$

Definendo gli assiomi

1.  $\mathbf{e}_i \mathbf{e}_i = 1, \forall i$
2.  $\mathbf{e}_j \mathbf{e}_i = -\mathbf{e}_i \mathbf{e}_j$

l'Equazione 1 si può riscrivere come

$$\begin{aligned}\mathbf{ab} &= (\alpha_1 \mathbf{e}_1 + \alpha_2 \mathbf{e}_2)(\beta_1 \mathbf{e}_1 + \beta_2 \mathbf{e}_2) \\ &= \alpha_1 \beta_1 + \alpha_1 \beta_2 \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_2 + \alpha_2 \beta_1 + \alpha_2 \beta_2 \mathbf{e}_2 \mathbf{e}_2 \\ &= (\alpha_1 \beta_1 + \alpha_2 \beta_2) + (\alpha_1 \beta_2 - \alpha_2 \beta_1) \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_2\end{aligned}$$



