

# 矩阵基础 | 矩阵特殊乘积运算

Author: [达布牛学习笔记]

Link: [<https://zhuanlan.zhihu.com/p/280898025>]

本文主要总结矩阵内积、Hadamard积、Kronecker积与Khatri-Rao积，以帮助读者区分不同的矩阵乘积运算。

## ## 矩阵内积

在许多数学场景中，将向量理解为一种特殊的矩阵，能够帮助我们更好的理解某些知识。因此，在介绍矩阵内积之前，我们先来简单回顾一下向量内积的概念。

### 向量内积

先给出向量内积的公式：

$\langle x, y \rangle = x^T y = \sum_{i=1}^n x_i y_i$  也就是说，向量内积是**两个向量对应元素乘积之和**，结果是一个标量。接

下来，为了加深理解，给出向量内积的两个最广泛的应用。

- 定义两个向量之间的夹角：

$$\cos\theta = \frac{\langle x, y \rangle}{\sqrt{\langle x, x \rangle} \sqrt{\langle y, y \rangle}} = \frac{x^T y}{\|x\| \cdot \|y\|}$$

- 判断两个向量正交：

两个常数向量  $x$  和  $y$  称为正交，并记作  $x \perp y$ ，若它们的内积等于0，即  $\langle x, y \rangle = 0$

### 矩阵内积

将向量内积推广，即可得到矩阵内积。各位同学其实也可以参照向量内积的定义来记忆矩阵内积，即**对应元素乘积之和**。下面，给出矩阵内积的定义公式，以及它的变体。

- 令  $m \times n$  矩阵  $A = [a_1, \dots, a_n]$  和  $B = [b_1, \dots, b_n]$ ，将这两个矩阵分别拉长为  $mn \times 1$  向量  $a = \text{vec}(A)$ ； $b = \text{vec}(B)$

$\text{vec}(A)$  称为矩阵的（列）向量化。则矩阵的内积为两个拉长向量之间的内积

$$\langle A, B \rangle = \langle \text{vec}(A), \text{vec}(B) \rangle = \sum_{i=1}^n a_i^T b_i = \sum_{i=1}^n \langle a_i, b_i \rangle$$

- 也可等价写作

$$\langle A, B \rangle = \text{vec}(A)^T \text{vec}(B) = \text{tr}(A^T B)$$

式中  $\text{tr}(C)$  表示正方形矩阵  $C$  的迹函数，定义为该矩阵对角元素之和。

## Hadamard积

$m \times n$  矩阵  $A = [a_{ij}]$  和  $B = [b_{ij}]$  的 *Hadamard* 积记作  $A * B$ ，它仍然是一个  $m \times n$  矩阵，其**元素定义为两个矩阵对应元素的乘积**。

与矩阵的直和运算类似，矩阵直和定义为两个矩阵矩阵对应元素的和。但要注意，*Hadamard* 积并不称为直积，直积是我们接下来马上要看到的 *Kronecker* 积。

*Hadamard* 积公式表示如下：

$$(A * B)_{ij} = a_{ij} b_{ij}$$

矩阵的 *Hadamard* 积在有损压缩算法（例如JPEG）中被使用。

# Kronecker积

两个矩阵的 *Kronecker* 积分为右 *Kronecker* 积和左 *Kronecker* 积。鉴于通常多采用右 *Kronecker* 积，通常所说的 *Kronecker* 积多指右 *Kronecker* 积。

**右 *Kronecker* 积定义：**  $m \times n$  矩阵  $A = [a_1, \dots, a_n]$  和  $p \times q$  矩阵  $B$  的右 *Kronecker* 积记作  $A \otimes B$ ，是一个  $mp \times nq$  矩阵

$$A \otimes B = [a_1 B, \dots, a_n B] = [a_{ij} B]_{i=1, j=1}^{m, n}$$

其中  $a_{ij} B$  代表的不是一个标量，而是一个  $p \times q$  矩阵。将上式展开如下图所示：

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} & a_{11}b_{12} & \cdots & a_{11}b_{1q} & \cdots & \cdots & a_{1n}b_{11} & a_{1n}b_{12} & \cdots & a_{1n}b_{1q} \\ a_{11}b_{21} & a_{11}b_{22} & \cdots & a_{11}b_{2q} & \cdots & \cdots & a_{1n}b_{21} & a_{1n}b_{22} & \cdots & a_{1n}b_{2q} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{11}b_{p1} & a_{11}b_{p2} & \cdots & a_{11}b_{pq} & \cdots & \cdots & a_{1n}b_{p1} & a_{1n}b_{p2} & \cdots & a_{1n}b_{pq} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \ddots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1}b_{11} & a_{m1}b_{12} & \cdots & a_{m1}b_{1q} & \cdots & \cdots & a_{mn}b_{11} & a_{mn}b_{12} & \cdots & a_{mn}b_{1q} \\ a_{m1}b_{21} & a_{m1}b_{22} & \cdots & a_{m1}b_{2q} & \cdots & \cdots & a_{mn}b_{21} & a_{mn}b_{22} & \cdots & a_{mn}b_{2q} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1}b_{p1} & a_{m1}b_{p2} & \cdots & a_{m1}b_{pq} & \cdots & \cdots & a_{mn}b_{p1} & a_{mn}b_{p2} & \cdots & a_{mn}b_{pq} \end{bmatrix}$$

**左 *Kronecker* 积定义：**

$$[A \otimes B]_{left} = [Ab_1, \dots, Ab_q] = [b_{ij}A]_{i=1, j=1}^{p, q}$$

如果我们用右 *Kronecker* 积的形式来表示左 *Kronecker* 积，则

$$[A \otimes B]_{left} = B \otimes A$$

这也是为什么通常我们所说的 *Kronecker* 积是指右 *Kronecker* 积。该积也称直积或张量积。

## Khatri-Rao积

两个具有相同列数的矩阵  $G_{p \times n}$  和  $F_{q \times n}$  的 *KhatriRao* 积记作：

$$F \odot G = [f_1 \otimes g_1, f_2 \otimes g_2, \dots, f_n \otimes g_n] \in R^{pq \times n}$$

它由两个矩阵对应的列向量的 *Kronecker* 积排列而成。因此，*KhatriRao* 积又叫做对应列 *Kronecker* 积。

本文仅对不同的矩阵乘积做了简单的整理，旨在帮助读者加强记忆。本文参考自《矩阵分析与应用》第二版。