

# 张量分解

彭毅

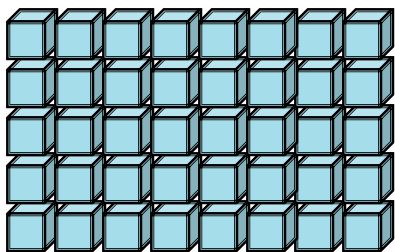
# 基本概念及记号

## ▶ 张量 (tensor)

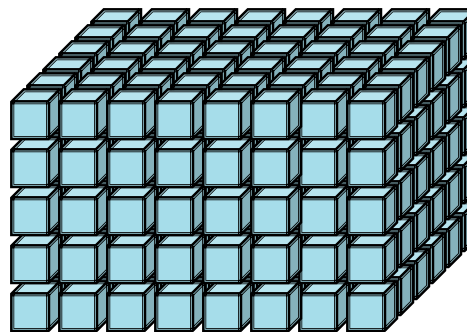
- 多维数组



一阶张量  
(向量)



二阶张量  
(矩阵)



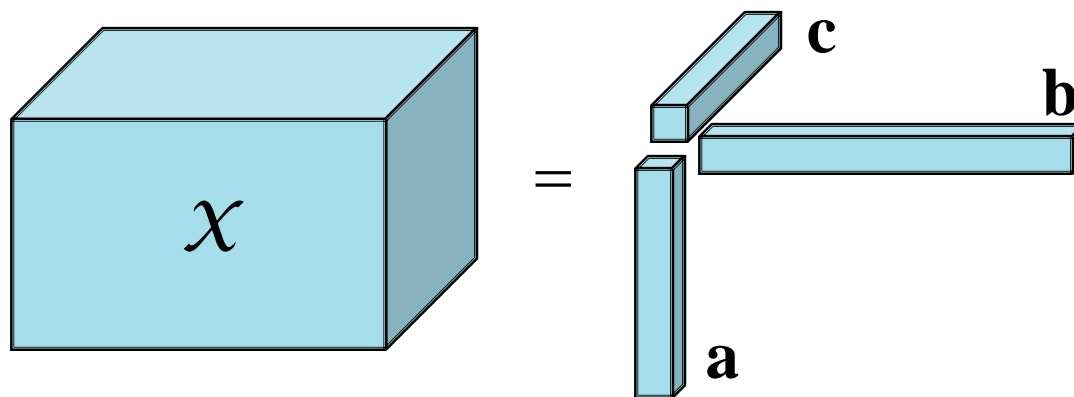
三阶张量

# 基本概念及记号

## ▶ 秩一张量 / 可合张量

- N阶张量  $\mathcal{X} \in \square^{I_1 \times I_2 \times \dots \times I_N}$  是一个秩一张量，如果它能被写成N个向量的外积，即

$$\mathcal{X} = \mathbf{a}^{(1)} \circ \mathbf{a}^{(2)} \circ \dots \circ \mathbf{a}^{(N)}$$



$$\text{三阶秩一张量: } \mathcal{X} = \mathbf{a} \circ \mathbf{b} \circ \mathbf{c}$$

# 基本概念及记号

## ► 矩阵的Kronecker乘积

- $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{I \times J}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{K \times L}$ , 则

$$\mathbf{A} \otimes \mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11}\mathbf{B} & a_{12}\mathbf{B} & \cdots & a_{1J}\mathbf{B} \\ a_{21}\mathbf{B} & a_{22}\mathbf{B} & \cdots & a_{2J}\mathbf{B} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{I1}\mathbf{B} & a_{I2}\mathbf{B} & \cdots & a_{IJ}\mathbf{B} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{IK \times JL}$$

- 性质:  $(\mathbf{A} \otimes \mathbf{B})(\mathbf{C} \otimes \mathbf{D}) = (\mathbf{AC}) \otimes (\mathbf{BD})$

$$(\mathbf{A} \otimes \mathbf{B})^+ = \mathbf{A}^+ \otimes \mathbf{B}^+$$

# 基本概念及记号

## ▶ 矩阵的Khatri-Rao乘积

- $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{I \times K}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{J \times K}$ , 则

$$\mathbf{A} \boxtimes \mathbf{B} = [\mathbf{a}_1 \otimes \mathbf{b}_1 \quad \mathbf{a}_2 \otimes \mathbf{b}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_K \otimes \mathbf{b}_K] \in \mathbb{R}^{IJ \times K}$$

- 性质:  $\mathbf{A} \boxtimes \mathbf{B} \boxtimes \mathbf{C} = (\mathbf{A} \boxtimes \mathbf{B}) \boxtimes \mathbf{C} = \mathbf{A} \boxtimes (\mathbf{B} \boxtimes \mathbf{C})$

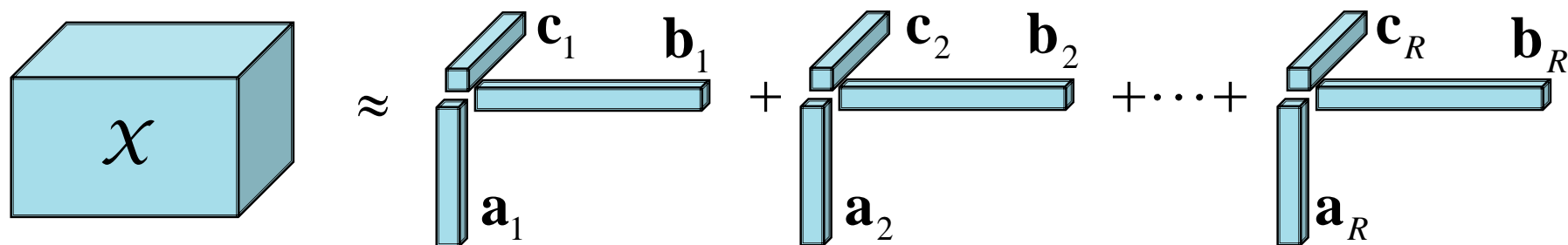
## » CP分解

# CP分解

## ▶ CP分解的张量形式

- 将一个张量表示成有限个秩一张量之和，比如一个三阶张量可以分解为

$$\mathcal{X} \approx \mathbf{A}, \mathbf{B}, \mathbf{C} = \sum_{r=1}^R \mathbf{a}_r \circ \mathbf{b}_r \circ \mathbf{c}_r$$



三阶张量的CP分解

# CP分解

## ▶ CP分解的矩阵形式

- 因子矩阵：秩一张量中对应的向量组成的矩阵，如

$$\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_R]$$

- 利用因子矩阵，一个三阶张量的CP分解可以写成展开形式

$$\mathbf{X}_{(1)} \approx \mathbf{A}(\mathbf{C} \boxtimes \mathbf{B})^T$$

$$\mathbf{X}_{(2)} \approx \mathbf{B}(\mathbf{C} \boxtimes \mathbf{A})^T$$

$$\mathbf{X}_{(3)} \approx \mathbf{C}(\mathbf{B} \boxtimes \mathbf{A})^T$$



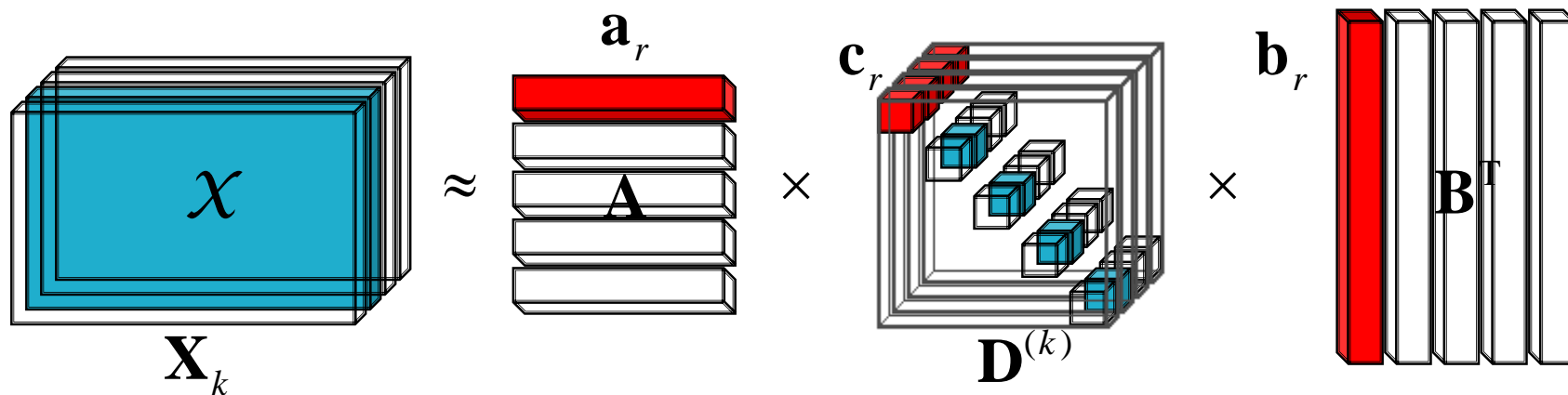
# CP分解

## ▶ CP分解的切片形式

- 三阶张量的CP分解有时按（正面）切片写成如下形式：

$$\mathbf{X}_k \approx \mathbf{A} \mathbf{D}^{(k)} \mathbf{B}^T$$

其中  $\mathbf{D}^{(k)} \equiv \text{diag}(\mathbf{c}_{k:})$



三阶张量CP分解的正面切片形式

# CP分解

## ▶ CP分解的计算

- 分解成多少个秩一张量（成分）之和？
  - 通常的做法是从1开始尝试，知道碰到一个“好”的结果为止
  - 如果有较强的应用背景和先验信息，可以预先指定
- 对于给定的成分数目，怎么求解CP分解？
  - 目前仍然没有一个完美的解决方案
  - 从效果来看，交替最小二乘（Alternating Least Square）是一类比较有效的算法

# CP分解

## ▶ CP分解的计算

- ALS算法并不能保证收敛到一个极小点，甚至不一定能收敛到稳定点，它只能找到一个目标函数不再下降的点
- 算法的初始化可以是随机的，也可以将因子矩阵初始化为对应展开的奇异向量，如将 $\mathbf{A}$ 初始化为 $\mathcal{X}_{(1)}$ 的前 $R$ 个左奇异向量