

## 一. 线性泛函.

$f(x) \xrightarrow{\text{output}}$  标量

任一线性泛函都存在 represent vector  $f$  使得,  $f(x) = f \cdot x$

### 2. 求分量:

$f$  的分量  $f_i = f \cdot \hat{x}_i$ , 根据  $f(x) = f \cdot x$  有  $f(\hat{x}_i) = \cancel{f \cdot \hat{x}_i} f \cdot \hat{x}_i$

即:  $f_i = f(\hat{x}_i)$  「注意两个  $f$  含义不同. 前者为向量分量. 后者为函数名」

### 3. 合成 / 分件.

$$f = f_i \hat{x}_i$$

(基:  $\hat{x}_i$ )

## 二. 二重线性泛函

$f(x, x) \xrightarrow{\text{output}}$  标量.

“~~张量~~ ~~没有~~ ~~represent tensor 的说法.~~” 但我认为可以这么说: ~~下~~

1. 基:  $\hat{x}_{i_1} \hat{x}_{i_2}$  有  $q$  个:  $\hat{x}_1 \hat{x}_1, \hat{x}_1 \hat{x}_2, \hat{x}_1 \hat{x}_3, \dots, \hat{x}_3 \hat{x}_3$  (等等)

### 2. 求分量.

$$T_{i_1 i_2} = T(\hat{x}_{i_1}, \hat{x}_{i_2})$$

好13

### 3. 合成分件.

$$T = T_{i_1 i_2} \hat{x}_{i_1} \hat{x}_{i_2}$$

二重线性泛函如何作用于矢量输入:

V3-2

① 线性泛函很简单:  $f(x) \rightarrow f \cdot x$

$\uparrow$   
 $x$

但:  $T(\quad) \rightarrow T \cdot \underbrace{xy}_{\text{积}}$  是错的

$\uparrow$   
 $x, y$

应该理解为:

挨个投影. 先放  $x$ , 得到低一阶的 tensor. 再投一个  $y$ .

得到更低阶的. 直到投完, 返回 0 阶 tensor, 即标量.

② eg: 对二重:  ~~$T(u, v)$~~

$T(\quad) \rightarrow U \cdot T \cdot V$  此为标量.

$\uparrow$   
 $u, v$

$\uparrow$   
注意这里不是 function, 而是 represent.

$$T = T_{ij} \hat{e}_i \hat{e}_j$$

(2.1) 作为<sup>输入</sup>当输入一个. 返回一阶张量(即矢量)时, 2阶 Tensor.  
便作为了一种“箱子”  
线性.

$$T(v) = T \cdot v$$

分量:

$$T(\hat{x}_i) = T_{ji} \hat{x}_j$$

基:  ~~$\hat{x}_i \hat{x}_j$~~  Tensor 的基  
按个来的 按个来的

V3-3

作为算子作用在一个矢量上:  $\vec{U} = T(\vec{V})$ , 即:  $U_i = T_{ij} V_j$

类似 represent vector 的线性

$$\begin{cases} T(\hat{x}_i) = T \cdot \hat{x}_i \\ T(\vec{V}) = T \cdot \vec{V} \end{cases}$$

~~$$T(\vec{V}) = T_{ij} V_j$$~~

~~$$(u+v) \cdot (q+v) = u \cdot (q+v)$$~~

三. 高阶线性泛函 也即  $q$  阶张量

$T(\underbrace{\dots}_{q \text{ 个矢量输入}}) \rightarrow$  标量.

$T(\underbrace{\dots}_{\text{输入 } p \text{ 个}}) \rightarrow p-q \text{ 阶张量}.$

基:  $\hat{x}_{i_1} \dots \hat{x}_{i_q}$

分量:  $T_{i_1 \dots i_q} = T(\hat{x}_{i_1}, \dots, \hat{x}_{i_q})$

分解/合成:  $T = T_{i_1 \dots i_q} \hat{x}_{i_1} \dots \hat{x}_{i_q}$   
注意不是 function!!

[注 合成/分解前后对同一输入的返回值相同]

$$T(u_1, \dots, u_q) = T_{i_1 \dots i_q} \hat{x}_{i_1} \hat{x}_{i_2} \dots \hat{x}_{i_q}(u_1, \dots, u_q)$$

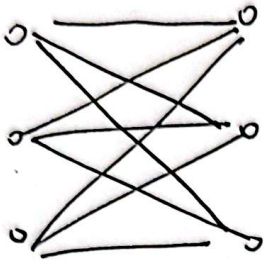
并矢理论: <三维内>

24

vector 1

vector 2

新的 <由 3x3 排列组合得到>



○  
○  
○  
○  
○  
○  
○  
○  
○

记作  $\vec{a}\vec{b}$  或  $\vec{a} \otimes \vec{b}$

$$\vec{a}\vec{b} = \begin{pmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & a_1b_3 \\ a_2b_1 & a_2b_2 & a_2b_3 \\ a_3b_1 & a_3b_2 & a_3b_3 \end{pmatrix}$$

不要看成 1 个矩阵, 要看成 9 个基系 9 个数

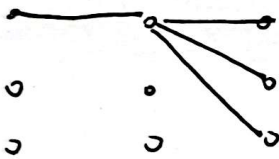
$$\vec{a}\vec{b} = a_1b_1\vec{e}_1 \otimes \vec{e}_1 + a_1b_2\vec{e}_1 \otimes \vec{e}_2 + \dots$$

每一组个基都是  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  一个张量

3个

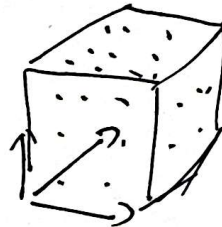
基矢:

vector 1 v2 v3



新的 (3x3x3) 个

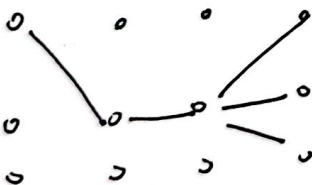
eg: 对  $\vec{e}_1\vec{e}_2\vec{e}_3$  只有角标分别 1, 2, 3 的位置为 1, 其余为 0.



3x3x3 立方体.

仅 (1, 2, 3) 位置是 1, 其余为 0.

4个基矢:



新的 (3x3x3x3)

(四维方块)

和 vector 的维不一样)

eg:

$$\begin{bmatrix} a & x \\ x & x \end{bmatrix} \otimes \begin{bmatrix} b_1 & b_2 \\ b_3 & b_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a \begin{bmatrix} b_1 & b_2 \\ b_3 & b_4 \end{bmatrix} & \dots \\ \vdots & \ddots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ab_1 & ab_2 & \dots & \dots \\ ab_3 & ab_4 & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots \end{bmatrix}$$

2阶  $\otimes$  2阶  $\rightarrow$  4阶, 2维.

张量积.

$$\begin{bmatrix} a & x & x \\ x & x & x \\ x & x & x \end{bmatrix} \otimes \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & b_3 \\ b_4 & b_5 & b_6 \\ b_7 & b_8 & b_9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ab_1 & ab_2 & ab_3 & \dots & \dots & \dots \\ ab_4 & ab_5 & ab_6 & \dots & \dots & \dots \\ ab_7 & ab_8 & ab_9 & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \end{bmatrix}$$

3阶  $\otimes$  3阶  $\rightarrow$  9x9=81个  $G_{ijk}$

4阶, 3维.

$\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_q$ :  $q$ 阶张量的基  
为 $q$ 阶并矢.

对 $T$  =  $n$ 阶三张量有:

$$T = T_{ij} \hat{e}_i \hat{e}_j$$

$$\text{tr} T = T_{ii} = T(\hat{x}_i, \hat{x}_i)$$

对变为阶:

$$(TP)_{i_1 \dots i_q j_1 \dots j_p} = T_{i_1 \dots i_q} P_{j_1 \dots j_p}$$

$$\downarrow$$

$$T \otimes P$$

$$\text{tr}_{rs}(TP) = T(\dots \hat{x}_{im} \dots) P(\dots \hat{x}_{j-} \dots)$$

$$\uparrow \quad \quad \quad \uparrow$$

$$r \quad \quad \quad s$$

也可能 $r$ 与 $s$ 同在 $T$ 或 $P$ 里.



一些计算:

16

$$T(\hat{x}_i) = T \cdot \hat{x}_i = T_{lm} \hat{x}_l \hat{x}_m \cdot \hat{x}_i = T_{lm} \hat{x}_l \delta_{mi} = T_{li} \hat{x}_i$$

$$\vec{u} = T(\vec{v}) = T \cdot \vec{v} = (T_{ij} \hat{x}_i \hat{x}_j) \cdot (V_m \hat{x}_m) = T_{ij} V_j \hat{x}_i, \text{ 即 } u_i = T_{ij} V_j$$

$$\text{tr}_{23}(TP) = \text{tr}_{23}(T(\hat{x}_i, \hat{x}_j) P(\hat{x}_k, \hat{x}_l))$$

$$= T(\hat{x}_i, \hat{x}_m) P(\hat{x}_m, \hat{x}_l)$$

$$= T_{im} P_{ml}$$

$(Uf) \cdot (gv) = U(f \cdot g)v$  因为  $P \cdot T = \text{tr}_{23}(PT)$ , 中间 2 项的迹而求和, 那就是内积.

$$U \cdot T = T^T \cdot U = T_{ij}^T \hat{x}_i \hat{x}_j \cdot U_k \hat{e}_k = T_{ij}^T \hat{e}_i u_j$$

$$\therefore (U \cdot T) \cdot v = T_{ij}^T u_j v_i = T_{ji} u_j v_i$$

$$U \cdot (T \cdot v) = U \cdot (T_{ij} \hat{e}_i v_j) = T_{ij} v_j u_i$$

$\therefore (U \cdot T) \cdot v = U \cdot (T \cdot v)$ , 并未能算张量和矢量间的计算

$$u_i = T_{ij} v_j \text{ 也可用矩阵求逆中 } \begin{pmatrix} x \\ x \\ x \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x & x & x \\ x & x & x \\ x & x & x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ x \\ x \end{pmatrix}$$

$$\text{证: } U \times V \times W = (U \times V) \times W$$

先算  $\vec{a} \times A$ , 矢量叉乘矩阵.

$$\vec{a}_{\times, i} = \vec{a} \times \vec{e}_i = \text{第 } i \text{ 个分量. } \rightarrow \text{ 而 } 1, 2, 3 \text{ 组合成 } 3 \times 3 \text{ 矩阵}$$

$\vec{a}$  叉乘的 3 个分量

$$\vec{a}_{\times, i} = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix}$$

$\vec{a} \times \vec{e}_1$        $\vec{a} \times \vec{e}_2$        $\vec{a} \times \vec{e}_3$

$$\because U \times T = U_k \hat{e}_k \times T_{ij} \hat{e}_i \hat{e}_j = U_k T_{ij} (\hat{e}_k \times \hat{e}_i) \hat{e}_j = U_k T_{ij} \epsilon_{mki} \underbrace{\hat{e}_m \hat{e}_j}_{\text{基}}$$

$$\therefore p = U \times T \text{ 时 } p_{mj} = U_k T_{ij} \epsilon_{mki}$$

算子乘积:

$$\psi \chi(\vec{u}) = \psi(\chi(\vec{u}))$$

算子张量:

$$T_{i_1 \dots i_p q} = T_{i_1 \dots i_p q j_1 \dots j_q} \epsilon_{j_1 \dots j_q}$$

$p$ - $q$ 阶张量       $p$ 阶张量       $q$ 阶张量.

一般 $q$ 阶的tr和转置, 二阶的tr和转置.

2阶单位张量  $I_{ij} = \delta_{ij}$

$$\Lambda_{ijk} = \epsilon_{ijk}$$

$$\Lambda = \Lambda_{ijk} \hat{x}_i \hat{x}_j \hat{x}_k$$

并矢:  $\vec{a} \vec{b} = a_i b_j \vec{e}_i \otimes \vec{e}_j$

不是直接乘 直接乘, 且不是相加!!  
是9个等式!!

各向同性张量:

$$aII + bII_{23}(II) + cII_{24}(II)$$

$$= a\delta_{ij}\delta_{kl} + b\delta_{ik}\delta_{jl} + c\delta_{il}\delta_{jk}$$

$\delta_{ij}\delta_{kl}$ 的2和3号角标交换位置.

楔积算子:

$$\Lambda II = \Lambda_{ijk} T_{mn}$$

$$\text{tr}_3 \text{tr}_5 (\Lambda II) = \text{tr}_{23} (\Lambda_{ijp} T_{mp})$$

$=$   $p$ 不是哑角标了,  $ijm$ 成新的1.2.3号位

$$= \Lambda_{iqp} T_{qp}$$

$$= \epsilon_{iqp} T_{qp}$$

$$\Lambda(fg) = \Lambda \epsilon_{ijk} (fg)_{jk} \vec{e}_i$$

$$= \epsilon_{ijk} f_j g_k \vec{e}_i$$

$$= f \times g$$

注意:

$$(TP)_{i_1 \dots i_p j_1 \dots j_p} = T_{i_1 \dots i_p} P_{j_1 \dots j_p}$$

并矢的分量

并矢前的2个

张量对应的

分量相乘

$$\text{eg: } (\vec{a} \vec{b})_{13} = a_1 \cdot b_3$$

18 (3.12)  
4