

# 向量的内积和长度

- n维列向量x, y的内积:  $[x, y] = x_1y_1 + x_2y_2 + \cdots + x_ny_n$ ,  $[x, y] = x^T y$
- 内积的性质:
  1. 对称性:  $[x, y] = [y, x]$
  2. 线性性:  $[\lambda x, y] = \lambda[x, y]$
  3. 分配律:  $[x + y, z] = [x, z] + [y, z]$
  4. 正定性: 当 $x=0$ 时,  $[x, x] = 0$ ; 当 $x \neq 0$ 时,  $[x, x] > 0$
- 施瓦茨不等式:  $[x, y]^2 \leq [x, x][y, y]$
- 长度:  $\|x\| = \sqrt{[x, x]} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2}$ ,  $\|x\| = 1$ 时, x为单位向量
- 向量长度的性质:
  1. 非负性:  $\|x\| \geq 0$
  2. 齐次性:  $\|\lambda x\| = |\lambda|\|x\|$
  3. 三角不等式:  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ 
    - 🎯: 以二维几何角度, 可类比为三角形边的长度小于另外两条之和, 用代数证明:
$$\|x + y\|^2 = [x + y, x + y] = [x, x] + 2[x, y] + [y, y],$$
$$(\|x\| + \|y\|)^2 = [x, x] + [y, y] + 2\sqrt{[x, x][y, y]},$$
根据施瓦茨不等式:  $[x, y]^2 \leq [x, x][y, y]$ ,  $[x, y] \leq \sqrt{[x, x][y, y]}$ , 所以
$$\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$$
- 🎯: 内积在解析几何中:  $x \cdot y = \|x\|\|y\|\cos\theta$ , 即向量x的长度和y在向量x的投影长度的乘积 (可反)。内积可以衡量两个向量的关联度, 内积的大小与自身长度和向量夹角相关, 概念可延伸至n维空间中。

## 正交性

- 正交向量组: 一组两两正交的非零向量。  $[x, y] = 0$ 时, 称向量x与y正交。
  - 🎯:  $\theta = \arccos \frac{[x, y]}{\|x\|\|y\|}$ , 可从解析几何数量积  $x \cdot y = \|x\|\|y\|\cos\theta$  引申, 当  $[x, y] = 0$ 时, 向量x, y正交。


- ✚ 定理1: 若n维向量 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 是一组两两正交的非零向量, 则 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 一定线性无关。
  - 🎯: 几何角度: 把正交向量组看成r个自然基的延伸和旋转, 不会改变自然基的秩, 所以一定线性无关。代数证明: 设有 $\lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \dots + \lambda_r a_r = 0$ , 当左乘 $a_i^T$ 时, 其余项都为0,  $\lambda_i a_i^T a_i = 0$ , 得 $\lambda_i = 0$ , 向量组线性无关。
- 规范正交基: n维向量空间V的一组基两两正交, 且都是单位向量。
- V中的规范正交基 $e_1, e_2, \dots, e_r$ 可线性表示向量空间V中任一向量:
  - $a = \lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \dots + \lambda_r e_r$ , 为了求系数 $\lambda_i$ , 可左乘 $e_i^T$ 时, 其余项都为0,  $e_i^T a = \lambda_i e_i^T e_i = \lambda_i$ , 得 $\lambda_i = e_i^T a = [a, e_i]$
  - 🎯: 利用 $\lambda_i = [a, e_i]$ 公式可以快速求出向量的坐标。
- 施密特正交化: 对于一组向量空间中的基, 固定第一个向量不变, 每个新向量在已有的基础上消除已存在的正交基方向的投影, 得到垂直于已有向量的新的基, 最后将所有基单位化。可得到一组规范正交基。
  - 🎯: 以 $\alpha, \beta$ 为例,  $\beta$ 为基, 消除 $\alpha$ 在 $\beta$ 上的投影。将 $\alpha$ 分解为平行和垂直于 $\beta$ 的两个向量 $\alpha_1, \alpha_2$ ,  $\alpha_2$ 为新的基,
 
$$\alpha_2 = \alpha - \alpha_1 = \alpha - |\alpha| \cos \theta \frac{\beta}{|\beta|} = \alpha - |\alpha| \frac{[\alpha, \beta]}{|\alpha||\beta|} \frac{\beta}{|\beta|} = \alpha - \frac{[\alpha, \beta]}{[\beta, \beta]} \beta$$
 , 所有新的基公式同理。
- 正交矩阵: 如果n阶矩阵A满足:  $A^T A = E$  (即 $A^{-1} = A^T$ ), 称A为正交矩阵, 正交阵。
  - 🎯: 向量A用列向量表示, 即 $(A^T A)_{ij} = a_i^T a_j$ ,
 
$$a_i^T a_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{当 } i = j \\ 0 & \text{当 } i \neq j \end{cases}$$
 , 可见正交阵一定是**规范正交基**。
- 正交矩阵的性质:
  - 若A为正交阵, 则 $A^{-1} = A^T$ 也是正交阵, 且 $|A| = 1$ (或 $-1$ )
    - 🎯:  $A^{-1}(A^{-1})^T = A^T A = E$   
 $|A^T||A| = |E|, |A|^2 = |E| = 1, |A| = 1 \text{ 或 } -1$
  - 若A和B都是正交阵, 则AB也是正交阵。
    - 🎯:  $AB(AB)^T = ABB^T A^T = AEA^T = E$
- 正交变换: 若P为正交矩阵, 则线性变换 $y = Px$ 为正交变换
  - $y = Px$ 为正交变换,  $\|y\| = \sqrt{y^T y} = \sqrt{x^T P^T P x} = \sqrt{x^T x} = \|x\|$ , 说明向量经过正交变换后长度不变。





# 方阵的特征值和特征向量

- $Ax = \lambda x$ ，对n阶矩阵A和n维非零向量x成立，数 $\lambda$ 为矩阵A的**特征值**，x为A的对应特征值 $\lambda$  **特征向量**
  - $Ax = \lambda x \rightarrow (A - \lambda E)x = 0$ ，x为非零向量，向量方程成立的条件为 $|A - \lambda E| = 0$
- 特征值的性质：
  1.  $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$
  2.  $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = |A|$
  - 🎯：计算 $|A - \lambda E| = 0$ 的解， $|A - \lambda E|$ 是关于 $\lambda$ 的多项式，记作 $f(\lambda)$ ，成为矩阵A的特征多项式。 $f(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \dots (\lambda_n - \lambda)$ 。其中 $\lambda^0$ 和 $\lambda^{n-1}$ 项的系数分别是 $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n$ 和 $(-1)^{n-1}(\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n)$ ，对应到行列式的计算公式，计算 $\lambda^0$ 和 $\lambda^{n-1}$ 的系数，可得上述结论。
  - 当A可逆的时候， $\frac{1}{\lambda}$ 是 $A^{-1}$ 的特征值
    - 🎯：  $Ax = \lambda x$ ， $A^{-1}Ax = A^{-1}\lambda x$ ， $A^{-1}x = \frac{1}{\lambda}x$
  - 若 $\lambda$ 是A的特征值，则 $\lambda^k$ 是 $A^k$ 的特征值， $\varphi(\lambda)$ 是 $\varphi(A)$ 的特征值。
    - 🎯：  $A^2x = A\lambda x = \lambda Ax = \lambda^2 x$ ，k阶同理。 $\varphi(A)$ 同样用特征值基本公式可证。
- 🚩 定理2：设 $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_m$ 是方阵A的m个特征值， $p_1, p_2, \dots, p_n$ 依次是与之对应的特征向量，如果 $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_m$ 各不相等，则 $p_1, p_2, \dots, p_n$ 线性无关。
  - 🎯：这是矩阵对角化的关键前提。可用归纳法和反证法证明。





## 相似矩阵

- 相似矩阵：A，B都是n阶矩阵，若有可逆矩阵P，使得 $P^{-1}AP = B$ ，则B是A的相似矩阵。对A进行 $P^{-1}AP$ 运算称为对A进行相似变换，可逆矩阵P称为把A变成B的相似变换矩阵。
- 🚩 定理3：若n阶矩阵A与B相似，则A与B的特征多项式相同，从而A与B的特征值相同。

- ：相似变换不改变矩阵的秩，特征值，迹（对角线之和），行列式。  

$$|B - \lambda E| = |P^{-1}AP - P^{-1}(\lambda E)P| = |P^{-1}(A - \lambda E)P| = |P^{-1}||A - \lambda E|$$
- 推论 若n阶矩阵A与对角阵 $\Lambda(\text{diag} = \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ 相似，则 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是A的n个特征值。
  - ：对角阵的特征值即是对角线上的值。
  - P的性质： $P = (p_1, p_2, \dots, p_n)$ ， $P^{-1}AP = \Lambda$ ，得 $AP = P\Lambda$ ， $A(p_1, p_2, \dots, p_n) = (p_1, p_2, \dots, p_n)\Lambda$ ，得 $Ap_i = \lambda_i p_i$ 。相似变换矩阵P的所有列向量都是A的特征向量。这个性质可以用来求与矩阵相似的对角阵和相似变换矩阵。
-  定理4：n阶矩阵A与对角阵相似（即A能对角化）的充要条件是A有n个线性无关的特征向量。
  - ：只有当 $P = (p_1, p_2, \dots, p_n)$ 都线性无关时，P可逆。
  - 推论：如果n阶矩阵A的n个特征值互不相等，则A与对角阵相似。
    - ：当A有特征值相等时，不一定有n个线性无关的特征向量，从而不能对角化。

## 对称矩阵的对角化

-  定理5：对称阵的特征值是实数。
-  定理6：设 $\lambda_1, \lambda_2$ 是对称阵A的两个特征值， $p_1, p_2$ 是对应的特征向量，若 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ ，则 $p_1, p_2$ 正交。
  - ：证  $p_1^T p_2 = 0$  或  $p_2^T p_1 = 0$ 。有 $\lambda_1 p_1 = Ap_1, \lambda_2 p_2 = Ap_2, A = A^T$ ， $(Ap_1)^T = \lambda_1 p_1^T = p_1^T A$ ，  
 $\lambda_1 p_1^T p_2 = p_1^T Ap_2 = \lambda_2 p_1^T p_2$ ，因 $\lambda_1 \neq \lambda_2, p_1^T p_2 = 0$
-  定理7：设A为n阶对称阵，必有正交阵P，使 $P^{-1}AP = P^T AP = \Lambda$ ，其中 $\Lambda$ 是以A的n个特征值为对角元的对角阵。
  - 推论：设A为n阶对称阵， $\lambda$ 是A的特征方程的k重根，则矩阵 $(A - \lambda E)$ 的秩为n-k，从而对应特征值 $\lambda$ 有k个线性无关的特征向量。
- 实对称矩阵正交对角化步骤：
  1. 求出A的全部特征值及其重数
  2. 求特征向量并单位化，将重特征值的特征向量正交化（特征值不同的已正交）

3. 排列单位特征向量，得到正交阵P，对角阵 $\Lambda = P^{-1}AP = P^TAP$ 。

## 二次型及其标准型

- 二次型：含有n个变量 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 的二次齐次函数。
- 标准型：只含平方项的二次型。
- 规范型：二次项系数只有1, -1, 0的标准型。
- 二次型可记作： $f = x^T Ax$ ，其中 $a_{ji} = a_{ij}$ ， $2a_{ij}x_i x_j = a_{ij}x_i x_j + a_{ji}x_j x_i$ ， $f = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j$ 
  - 🎯：A是对称阵，对角线上的值对应的是x平方的系数。二次型和对称阵一一对应。对称阵A为二次型f的矩阵，二次型f为对称阵A的二次型。对称阵A的秩为二次型f的秩。
- 合同：n阶矩阵A、B，有可逆矩阵C，是 $B = C^T AC$ ，则称矩阵A和B合同。
- 合同对角化：对于对称阵A，寻找可逆矩阵C，使 $C^T AC$ 为对角阵，成对角阵A合同对角化。
  - 🎯：根据定理7，设A为n阶对称阵，必有正交阵P，使 $P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda$ 。
- 定理8：任一二次型f，总有正交变换 $x = Py$ ，使f化为标准型。
  - 推论：任一n元二次型 $f(x) = x^T Ax$ ，总有可逆变换 $x = Cz$ ，使 $f(Cz)$ 为规范型。
  - 🎯： $x = Py, f(x) = f(Py) = y^T P^T A P y$ ， $P^T A P$ 是对角阵，可将二次型化为标准型。 $C = PK$ ， $P^T A P$ 为对角阵，K也为对角阵， $K^T(P^T A P)K$ 为对角线上只有1, -1, 0的对角阵。
$$K = \text{diag}\{k_1, k_2, \dots, k_n\}, \quad k_i = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{|\lambda_i|}} & (\lambda_i \neq 0) \\ 1 & (\lambda_i = 0) \end{cases}$$
- 配方法化二次型为标准型：拉格朗日配方法：目标是将二次型化为多个平方项的组成，换元后可变为标准型。
  - 有平方项时：对平方项配对，两两配对不成立时，可构筑三元平方。
  - 无平方项时：构造平方项。如设 $x_1 = y_1 - y_2, x_2 = y_1 + y_2, x_1 x_2 = y_1^2 - y_2^2$

# 正定二次型

- 定理9 (惯性定理): 设二次型  $f = x^T A x$  , 它的秩为  $r$  , 与两个可逆变换  $x = C y, x = P z$  , 使得..... $k$ 中正数的个数与 $\lambda$ 中正数的个数相等。其中标准型中正系数的个数为二次型的正惯性指数, 负系数的个数为负惯性指数。
- 正定二次型: 设二次型  $f(x) = x^T A x$  , 对任何  $x \neq 0$  , 都有  $f(x) > 0$  , 称  $f$  为正定二次型。若都有  $f(x) < 0$  , 称  $f$  为负定二次型。
- 定理10:  $n$ 元二次型  $f = x^T A x$  为正定的充要条件是, 它的标准型的  $n$  个系数全为正, 即它的规范型的  $n$  个系数全为1, 它的正惯性指数为  $n$ 。
  - 推论: 对称阵  $A$  为正定的充要条件是  $A$  的特征值全为正。
- 定理11 (赫尔维茨定理): 对称阵  $A$  为正定的充要条件是:  $A$  的各阶主子式为正, 对称阵为负定的充要条件是: 奇数阶主子式为负, 而偶数阶主子式为正。