

内积和正交性

基本概念

内积

定义

定义 \mathbb{R}^n 上的两个列向量 a, b 的内积为实数 $a^T b$, 即如果 $a = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$, 则 a, b 的内积为 $a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n$

性质 (对称/双线性/正定)

向量的范数

$$\|a\| = \sqrt{a^T a}$$

单位向量, 非零向量的单位化向量, 向量之间的距离 (欧氏)

向量的柯西-施瓦兹不等式、三角不等式和勾股定理

标准正交基

正交向量组和正交单位向量组

★正交向量组线性无关

定义

设 M 是 \mathbb{R}^n 的子空间, 如果它的一组基是正交向量组, 则称之为 M 的一组正交基; 如果它的一组基是正交单位向量组, 则称之为 M 的一组标准正交基

任意向量在正交基下的分解

设 q_1, q_2, \dots, q_n 是 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基, 则对任意向量 a , 都有分解式 $a = (q_1^T a)q_1 + (q_2^T a)q_2 + \dots + (q_n^T a)q_n$

Gram-Schmidt正交化

$$\begin{aligned} \tilde{q}_1 &= a_1 \\ \tilde{q}_2 &= a_2 - \frac{\tilde{q}_1^T a_2}{\tilde{q}_1^T \tilde{q}_1} \tilde{q}_1 \\ \tilde{q}_3 &= a_3 - \frac{\tilde{q}_1^T a_3}{\tilde{q}_1^T \tilde{q}_1} \tilde{q}_1 - \frac{\tilde{q}_2^T a_3}{\tilde{q}_2^T \tilde{q}_2} \tilde{q}_2 \\ &\dots \end{aligned}$$

为得到标准正交基, 将每个向量再单位化即可

正交矩阵与QR分解

正交矩阵 (方阵)

n 阶方阵 Q 满足 $Q^T Q = I_n$

性质

- Q 为保距变换, 即, 对任意 $x \in \mathbb{R}^n$, 有 $\|Qx\| = \|x\|$
- Q 为保内积变换, 即, 对任意 $x, y \in \mathbb{R}^n$, Qx 与 Qy 的内积等于 x 与 y 的内积

QR分解

可逆矩阵的QR分解

设 A 是 n 阶可逆矩阵, 则存在唯一的分解 $A = QR$, 其中 Q 是正交矩阵, R 是对角元都是正数的上三角矩阵

一般矩阵的QR分解

列正交矩阵

矩阵 Q 若满足 $Q^T Q = I_n$ 则称为列正交矩阵

对 $m \times n$ 矩阵 A , 其中 $m \geq n$, 则

- 存在 $m \times n$ 列正交矩阵 Q_1 和具有非负对角元的 n 阶上三角矩阵 R_1 , 使得 $A = Q_1 R_1$ (简化QR分解)
- 进一步地, 存在 m 阶正交矩阵 Q 和 $m \times n$ 矩阵 R , 使得 $A = QR$, 其中 $R = \begin{bmatrix} R_1 \\ 0 \end{bmatrix}$, $Q = [Q_1 \quad Q_2]$ 即 Q 的列向量组由 Q_1 的列向量组扩充而成

子空间和投影

正交补

定义

给定 \mathbb{R}^n 的子空间 M , \mathbb{R}^n 的子集 $M^\perp = \{a \in \mathbb{R}^n | a \perp M\}$ 称为 M 的正交补

性质

- $M \cap M^\perp = \{0\}$
- $\dim M^\perp = n - \dim M$
- $(M^\perp)^\perp = M$
- 对任意 $a \in \mathbb{R}^n$, 都存在唯一的分解 $a = a_1 + a_2$, 使得 $a_1 \in M$, $a_2 \in M^\perp$

几大空间的关系

行空间 $\mathcal{R}(A^T)$ 和零空间 $\mathcal{N}(A)$ 互为正交补

列空间 $\mathcal{R}(A)$ 和左零空间 $\mathcal{N}(A^T)$ 互为正交补

正交投影

定义

给定 \mathbb{R}^n 的子空间 M , 线性变换 $P_M: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ 称为子空间 M 上的正交投影 (变换), 而 $a_1 = P_M(a)$ 称为向量 a 在 M 上的正交投影

显然 $I = P_M + P_{M^\perp}$

给定 \mathbb{R}^n 的子空间 M 和向量 a , $a_1 = P_M(a)$ 为 a 在 M 上的正交投影, 则 $\|a - a_1\| = \min_{x \in M} \|a - x\|$

正交投影的表示矩阵

定义

给定矩阵 A , 其列空间上的正交投影的表示矩阵 $P_{\mathcal{R}(A)}$, 称为关于 A 的正交投影矩阵, 简记为 P_A

标准正交基时

设 $Q = [q_1 \quad q_2 \quad \dots \quad q_r]$ 是 M 的一组标准正交基, $P_M = Q Q^T$ 是其正交投影矩阵

非标准正交基时

若 $A^T A$ 满秩

$$P_A = \frac{A(A^T A)^{-1} A^T}{\|A\|}$$

若 $A^T A$ 补满秩, 即不可逆

考虑先求出 A 的一组基排为矩阵 B , 然后使用上面的方法求解

当 A 是可逆方阵时, 正交投影就是恒等变换, 即向量在 \mathbb{R}^n 上的正交投影就是自身, 因此 $P_A = I$

给定 n 阶方阵 P , 则 P 是正交投影矩阵, 当且仅当 $P^2 = P^T = P$

最小二乘问题

定义

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|r\| = \min_{x \in \mathbb{R}^n} \|b - Ax\|$$

最小二乘解

$\|b - P_A b\| = \min_x \|b - Ax\|$ 是最小二乘问题的一个解

最小二乘问题的解集是 $\{x_0 + \alpha_1 x_1 | x_1 \in \mathcal{N}(A)\}$, x_0 是一个特解

正则化方法和正交化方法求解最小二乘问题