

Essence of the lecture (3/4)

仿射集	凸集	凸锥
$\theta_1 + \dots + \theta_k = 1$ $\theta_1, \dots, \theta_k \in R$	$\theta_1 + \dots + \theta_k = 1$ $\theta_1, \dots, \theta_k \in [0, 1]$	$\theta_1, \dots, \theta_k \geq 0$

直线:

$$x_1 \neq x_2 \in R^n, \theta \in R$$

$$y = \theta x_1 + (1 - \theta)x_2$$

线段:

$$\theta \in R, \theta \in [0, 1]$$

$$y = \theta x_1 + (1 - \theta)x_2$$

仿射集 (Affine Sets): 若 $\forall x_1, x_2 \in C$, 则连接 x_1, x_2 的**直线**也在集合内

\Rightarrow 因此直线是仿射集, 而线段不是

仿射组合: 设 $x_1, \dots, x_k \in C, \theta_1, \dots, \theta_k \in R, \theta_1 + \dots + \theta_k = 1, \theta_1 x_1 + \dots + \theta_k x_k$ 称为仿射组合

\Rightarrow 若 C 为仿射集, 则仿射组合也在 C 内, 证明如下

$$\begin{aligned} & \frac{\theta_1}{\theta_1 + \theta_2} x_1 + \frac{\theta_2}{\theta_1 + \theta_2} x_2 \in C \\ & (\theta_1 + \theta_2) \left(\frac{\theta_1}{\theta_1 + \theta_2} x_1 + \frac{\theta_2}{\theta_1 + \theta_2} x_2 \right) + (1 - \theta_1 - \theta_2)x_3 \in C \\ & \Leftrightarrow \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \theta_3 x_3 \in C, \quad \theta_1 + \theta_2 + \theta_3 = 1 \end{aligned}$$

仿射包: 对任意集合 C , 仿射包 ($\text{aff } C$) 是包含 C 的最小仿射集,

$$\text{aff } C = \{\theta_1 x_1 + \dots + \theta_k x_k | \forall x_1, \dots, x_k \in C, \theta_1 + \dots + \theta_k = 1\}$$

$V = C - x_0 = \{x - x_0 | x \in C\} \forall x_0 \in C \Rightarrow$ 与 C 相关的子空间, 即将 C 平移经过原点

求证: $v_1, v_2 \in V, \forall \alpha, \beta \in R \quad \alpha v_1 + \beta v_2 \in V$

即证: $\alpha v_1 + \beta v_2 + x_0 \in C \iff \alpha(v_1 + x_0) + \beta(v_2 + x_0) + (1 - \alpha - \beta)x_0 \in C$

由于 $v_1 + x_0, v_2 + x_0, x_0 \in C$, 得证

线性方程组的解集是仿射集

证明: $C = \{x | Ax = b\}, A \in R^{m \times n}, b \in R^m, x \in R^n$

由 $Ax_1 = b, Ax_2 = b$ 有 $\theta x_1 + (1 - \theta)x_2 \in C$

凸集：一个集合为凸集，当且仅当任意两点的**线段**在 C 内

$$\text{即 } \forall x_1, x_2 \in C, \forall \theta \in [0, 1], \theta x_1 + (1 - \theta)x_2 \in C$$

凸组合： $x_1, \dots, x_k \in C, \theta_1, \dots, \theta_k \in [0, 1], \theta_1 + \dots + \theta_k = 1, \theta_1 x_1 + \dots + \theta_k x_k$

凸集包含其任意元素的凸组合

凸包： $\text{Conv}(C) = \{\theta_1 x_1 + \dots + \theta_k x_k | x_1, \dots, x_k \in C, \theta_1, \dots, \theta_k \in [0, 1], \theta_1 + \dots + \theta_k = 1\}$

即对任意集合 C ，包含 C 的最小凸集

锥： $\forall x \in C, \theta \geq 0 \Rightarrow \theta x \in C$

凸锥： $\forall x_1, x_2 \in C, \theta_1, \theta_2 \geq 0 \Rightarrow \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 \in C$

凸锥组合： $\theta_1 x_1 + \dots + \theta_k x_k, \theta_1, \dots, \theta_k \geq 0$

凸锥包： $\{\theta_1 x_1 + \dots + \theta_k x_k | x_1, \dots, x_k \in C, \theta_1, \dots, \theta_k \geq 0\}$

仿射集一定是凸集，凸锥一定是凸集；

空集既是仿射集，又是凸集，又是凸锥；

只有一个元素的集合一定是仿射集和凸集，是否是凸集，取决于该元素是否为原点（因为凸锥一定过原点）

Essence of the lecture (5/6)

几种重要的凸集：

- R^n 空间, R^n 空间的子空间
- 任意直线 (若过原点也为凸锥), 任意线段, 射线 $\{x_0 + \theta v | \theta \geq 0, x \in R^n, \theta \in R, v \in R^n\}$
- 超平面与半空间
- 球和椭球
- 多面体 (Polyhedron) 和单纯形 (Simplex)
- 对称矩阵集合, 对称半正定矩阵集合, 对称正定矩阵集合

超平面: $\{x | a^T x = b\}$, 凸集, 仿射集, 是否过原点 (凸锥)

半空间: 超平面的衍生概念, $\{x | a^T x \geq b\}$, $\{x | a^T x \leq b\}$, 凸集, 非仿射集, 是否过原点 (凸锥)

球: $B(x_c, r) = \{x | \|x - x_c\|_2 \leq r\} = \{x | \sqrt{(x - x_c)^T (x - x_c)} \leq r\}$ 为凸集

证明: $\forall \theta \in [0, 1]$, 取 $f(x) = \|x - x_c\|_2$

$$\|\theta x_1 + (1 - \theta)x_2 - x_c\|_2 = \|\theta(x_1 - x_c) + (1 - \theta)(x_2 - x_c)\|_2$$

$$\leq \theta \|x_1 - x_c\|_2 + (1 - \theta) \|x_2 - x_c\|_2$$

这里主要利用了三角不等式 (范数的条件 2), $\|a\| + \|b\| \geq \|a + b\|$

椭球: $\varepsilon(x_c, P) = \{x | (x - x_c)^T P^{-1} (x - x_c) \leq 1\}$, $x_c \in R^n$, $P \in S_{++}^n$

其中 P 为对角矩阵, 对角线上为矩阵的奇异值的平方, 矩阵的奇异值对应了椭球的半轴长
矩阵 A 的奇异值为 $\sqrt{\text{eig}(A^T A)}$, 需要注意特征值和奇异值也可能不等

多面体 (polyhedron): $\{x | a_j^T x \leq b_j, j = 1, \dots, m, c_j^T x = d_j, j = 1, \dots, p\}$

可以看作半空间和超平面的交集, 所以是凸集

单纯形: R^n 中选择 v_0, \dots, v_k 共 $k + 1$ 个点, 使 $v_1 - v_0, \dots, v_k - v_0$ 线性无关, 则与上述点相关的单纯形为 $C = \text{Conv}\{v_0, \dots, v_k\} = \{\theta_0 v_0 + \dots + \theta_k v_k | \theta \geq 0, 1^T \theta = 1\}$, 即找到这 k 个点的凸包

注意 $\{x | x \leq 0\}$ 是凸集/多面体/单纯形, 即一维空间下取 $x_1 = 0, x_2 = -\infty$ 的凸包

求证：单纯形是多面体的一种

证明：定义 $y = [\theta_1, \dots, \theta_k]$, $y \geq 0$, $1^T y \leq 1$ (注意舍弃了 θ_0), $B = [v_1 - v_0, \dots, v_k - v_0] \in R^{n \times k}$

$$x \in C \Leftrightarrow x = \theta_0 v_0 + \dots + \theta_k v_k = v_0 + \theta_1 (v_1 - v_0) + \dots + \theta_k (v_k - v_0) = v_0 + By$$

$$B \text{ 满秩, } \text{rank}(B) = k \Rightarrow \text{通过非奇异 (可逆) 矩阵 } A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix} \in R^{n \times n}, \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix} B = \begin{bmatrix} I_k \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$Ax = Av_0 + AB y \Rightarrow \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix} v_0 + \begin{bmatrix} I_k \\ 0 \end{bmatrix} y$$

利用 $y \geq 0$, $1^T y \leq 1$, 有 $A_1 x \geq A_1 v_0$, $1^T A_1 x \leq 1^T A v_0 + 1$

则单纯形中的 x 可以表示为 $\{x \mid A_1 x \geq A_1 v_0, 1^T A_1 x \leq 1^T A v_0 + 1, A_2 x = A_2 v_0\}$

对称矩阵集合: $S^n = \{x \in R^{n \times n} \mid X = X^T\}$

对称半正定矩阵集合: $S_+^n = \{x \in R^{n \times n} \mid X = X^T, X \succeq 0\}$

对称正定矩阵集合: $S_{++}^n = \{x \in R^{n \times n} \mid X = X^T, X \succ 0\}$

求证: S_+^n 是凸锥证明: $\forall \theta_0, \theta_1 \geq 0, \forall A, B \in S_+^n$, 对于 $\theta_1 A + \theta_2 B$, 首先对称性显然成立

$\forall x \in R^n, X^T A x \geq 0, X^T B x \geq 0, \theta_1 X^T A x + \theta_2 X^T B x \geq 0, \theta_1 A + \theta_2 B \succ 0$, 得证

求证: S_{++}^n 不是凸锥

证明: 首先考虑 $n=1$ 的情况, 不过原点

高维情况下 $\theta_1 X^T A x + \theta_2 X^T B x \geq 0 \notin S_{++}^n$, 因为 θ_1, θ_2 可同时为 0

Essence of the lecture (7/8)

几种重要的保凸运算：

- 凸集的操作
- 仿射变换（缩放与位移，线性矩阵不等式）
- 透视函数
- 线性分数函数（仿射和透视的融合）

交集：若 S_0 为凸集， $\forall a \in A$ ，则 $\bigcap_{a \in A} S_a$ 为凸集

仿射函数： $f: R^n \rightarrow R^m$ 是仿射的（线性映射），当 $f = Ax + b$ ， $A \in R^{m \times n}$ ， $b \in R^m$

若 $S \in R^n$ 为凸，则 $f(S) = \{f(x) \mid x \in S\}$ 为凸

缩放与位移： $\alpha S = \{\alpha x \mid x \in S\}$ $S + a = \{x + a \mid x \in S\}$

求证：两个凸集的和仍旧是凸集，定义凸集的和为 $(S_1 + S_2 = \{x + y \mid x \in S_1, y \in S_2\})$

证明：因为仿射映射是从一个集合的角度应用的，所以要将两个集合融合为一个

定义 $S_1 \times S_2 = \{(x, y) \mid x \in S_1, y \in S_2\}$ ，由凸集定义显然这是一个凸集

则令 $f(x, y) = x + y$ ，有 $S_1 + S_2 = f(S_1 \times S_2)$ ，由仿射变换保凸知，凸集和仍为凸集

线性矩阵不等性（LMI）： $A(x) = x_1 A_1 + \cdots + x_n A_n \preceq B$ ， $B, A_i, x_i \in S^m$

求证：LMI 的解为凸集，即 $\{x \mid A(x) \preceq B\}$ 为凸集

证明：定义仿射变换 $f(x) \triangleq B - A(x)$ ，注意 $f(x)$ 中的 $x = [A_1, A_2, \dots, A_n]$ ，是多个矩阵，

而 $B - A(x)$ 返回的是一个矩阵， f 是从高维向低维的一个映射

由 S_+^n 为凸，所以 $f^{-1}(S_+^n) = \{x \mid B - A(x) \succeq 0\} \Leftrightarrow \{x \mid A(x) \preceq B\}$ 为凸，得证

求证：椭球是球的仿射映射

证明：椭球： $\epsilon = \{x \mid (x - x_c)^T p^{-1} (x - x_c) \leq 1\}$ ， $p \in S_{++}^m$ ，单位球： $\{u \mid \|u\|_2 \leq 1\}$

定义 $f(u) = p^{\frac{1}{2}} u + x_c$ ，则 $\{f(u) \mid \|u\|_2 \leq 1\} = \{p^{\frac{1}{2}} u + x_c \mid \|u\|_2 \leq 1\}$

令 $x \triangleq p^{\frac{1}{2}} u + x_c \Rightarrow u = p^{-\frac{1}{2}} (x - x_c)$ （由于 $p \in S_{++}^m$ ， p 可以求逆）

回代得 $\{x \mid \|p^{-\frac{1}{2}} (x - x_c)\|_2 \leq 1\} = \{x \mid (x - x_c)^T p^{-1} (x - x_c) \leq 1\}$

透视函数（perspective function）： $P: R^{n+1} \rightarrow R^n$ ， $\text{dom } P: R^n \times R_{++}$

$P(z, t) = \frac{z}{t}$ ， $z \in R^n$ ， $t \in R_{++}$ ，凸集通过透视变换仍为凸集

考虑 R^n 内的线段, $x = (\tilde{x}, x_{n+1})$, $y = (\tilde{y}, y_{n+1})$, $\tilde{x}, \tilde{y} \in R^n$, $x_{n+1}, y_{n+1} \in R_{++}$, $\theta \geq 0$, 线段为 $\theta x + (1 - \theta)y$

求证: 任意线段通过透视函数后仍为凸集

证明: P 是透视函数, 证明如下

$$\begin{aligned} P(\theta x + (1 - \theta)y) &= \frac{\theta \tilde{x} + (1 - \theta)\tilde{y}}{\theta x_{n+1} + (1 - \theta)y_{n+1}} \\ &= \frac{\theta x_{n+1}}{\theta x_{n+1} + (1 - \theta)y_{n+1}} \frac{\tilde{x}}{x_{n+1}} + \frac{(1 - \theta)y_{n+1}}{\theta x_{n+1} + (1 - \theta)y_{n+1}} \frac{\tilde{y}}{y_{n+1}} \\ &= \mu P(x) + (1 - \mu)P(y) \end{aligned}$$

求证: 任意凸集的反透视映射仍为凸集, 即 $P^{-1}(C) = \{(x, t) \in R^{n+1} \mid \frac{x}{t} \in C, t > 0\}$

证明: 考虑该反透视映射集合中的两点 $(x, t) \in P^{-1}(C)$, $(y, s) \in P^{-1}(C)$, $0 \leq \theta \leq 1$

即证: $P(\theta(x, t) + (1 - \theta)(y, s)) \in C$

$$\begin{aligned} \text{原式} &= \frac{\theta x + (1 - \theta)y}{\theta t + (1 - \theta)s} \in C \\ &= \frac{\theta t}{\theta t + (1 - \theta)s} \frac{x}{t} + (1 - \frac{\theta t}{\theta t + (1 - \theta)s}) \frac{y}{s} \in C \end{aligned}$$

线性分数函数: 仿射映射和透视映射的结合

$$\delta: R^n \rightarrow R^{m+1} \text{ 为仿射映射, } \delta(x) = \begin{bmatrix} A \\ C^T \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix}, \quad A \in R^{m \times n}, b \in R^m, C \in R^n, d \in R$$

$P: R^{m+1} \rightarrow R^m$, 线性分数函数 $f: R^n \rightarrow R^m \triangleq P \circ \delta$

$$f(x) = \frac{Ax + b}{cx + d}, \quad \text{dom} f = \{x \mid c^T x + d > 0\}$$

经过 2 次保凸运算后, 结果仍为凸集, 即线性分数函数保凸。

其一定是拟凸函数, 但不一定是凸函数, 见 α -sublevel set(17/18)

求证: 两个随机变量 ($u \in \{1, 2, \dots, n\}$, $v \in \{1, 2, \dots, m\}$) 的联合概率 \rightarrow 条件概率保凸

$$\text{证明: } P_{ij} = P(u = i, v = j), f_{ij} = P(u = i \mid v = j) \Rightarrow f_{ij} = \frac{P_{ij}}{\sum_{k=1}^n P_{kj}}$$

这是一个线性分数函数, x 是 $[P_{1j}, \dots, P_{nj}]$, 分子由 $[0, \dots, 1, \dots, 0]$ 点乘 x ,

分母由 1 向量点乘得来, 因此该映射是一个保凸的映射。