

凸集的交集

① 若 S_1, S_2 为凸, 则 $S_1 \cap S_2$ 为凸.

② 推广: 若 S_a 为凸集, $\forall a \in A$ (A 是下标的集合)

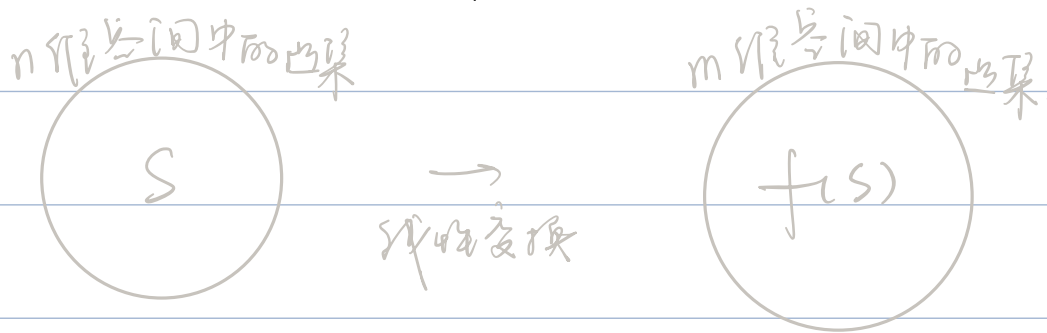
则 $\bigcap_{a \in A} S_a$ 为凸集

仿射函数 仿射即线性映射

① $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ 是仿射的, 当 $f = Ax + b$, $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $b \in \mathbb{R}^m$

② 若 $S \in \mathbb{R}^n$ 是凸集, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ 仿射,

则 $f(S) = \{f(x) \mid x \in S\}$ 为凸.



③ 含义: 空间中, 无论如何对凸集拉伸/旋转, 变换后仍凸.

④ 若 $g: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^n$ 为仿射

(逆映射, 从 n 维空间映射回)

$$g^{-1}(S) = \{x \mid f(x) \in S\}$$

也是保凸的.

$$x \in \mathbb{R}^k, f: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^n$$



缩放、移位是保持凸性的

$$\textcircled{1} \alpha S = \{ \alpha x \mid x \in S \}, \alpha \in \mathbb{R} \text{ (以 } \alpha \text{ 为比例缩放)}$$

$$\textcircled{2} S + a = \{ x + a \mid x \in S \}$$

以上都属于T的映射的映射, 不是非线性映射.

凸集的和 \rightarrow 凸

$$S_1 + S_2 = \{ x + y \mid x \in S_1, y \in S_2 \}$$

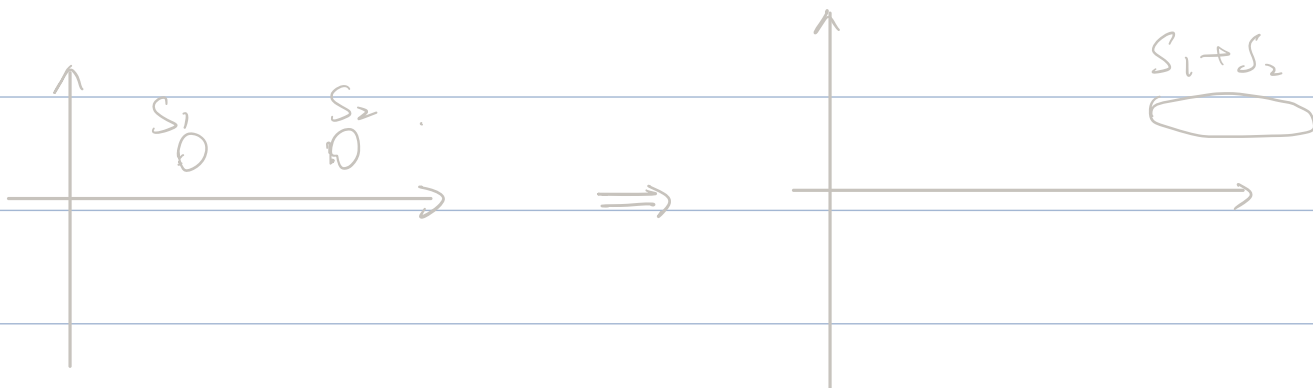
怎么理解?

定义 $S_1 \times S_2 = \{ (x, y) \mid x \in S_1, y \in S_2 \}$, T凸.

设若 $x \in \mathbb{R}, y \in \mathbb{R}$, 且有 $f(x, y) = x + y$, 这显然是线性变化.

所以是凸集.

图: 考虑 = 二维空间的情况



注意: \neg 凸集 + 非凸集 \Rightarrow 有可能是凸集.

线性矩阵不等式 LMI

$$\sum A(x) = x_1 A_1 + \dots + x_n A_n \preceq B, \quad B, A_i, x_i \in S^n$$

对称矩阵

$$(A(x) - B) \preceq 0$$

表示这个为半负定矩阵

已知 A, B , 则其解集 $\{x \mid A(x) \preceq B\}$ 为凸. (每个 x 都是多个矩阵)

证明:

1) 定义仿射变换 $f(x) \triangleq B - A(x)$.

该变换: $\begin{matrix} \circledast \\ \circ \end{matrix} \longrightarrow \begin{matrix} B-A(x) \\ \circ \end{matrix}$

高维矩阵空间 低维矩阵空间

集合中元素: 由多个对称的矩阵构成

集合中元素: 1 对称矩阵

显然, 该变换是线性的. (由 $A(x)$ 可知)

2) 又知: S_+^n 为凸

$$B - A(x) \succeq 0 \quad S_+^n$$

则有 $f^{-1}(S_+^n) = \{x \mid B - A(x) \succeq 0\}$ $\circ \Leftrightarrow \circ$

($\because x$ 满足 $A(x) - B \preceq 0$)

$\because S_+^n$ 凸. \Rightarrow 则 $\{x \mid B - A(x) \succeq 0\}$ 是凸集. 记得记.

理解不了所以把 x_i 看作标量. (即矩阵 - 标量)

椭球是球的仿射映射.

$$\text{椭球: } \Sigma = \{x \mid (x-x_c)^T P^{-1} (x-x_c) \leq 1\}, P \in S_{++}^n$$

$$\text{单位球: } \{u \mid \|u\|_2 \leq 1\}$$

考虑将单位球 \rightarrow 椭球:

$$f(u) = P^{\frac{1}{2}} u + x_c \quad (\text{先右乘, 再移位})$$

$$\text{含义: } (P^{\frac{1}{2}})^T (P^{\frac{1}{2}}) = P$$

得到新集合:

$$\{f(u) \mid \|u\|_2 \leq 1\}$$

$$= \{P^{\frac{1}{2}} u + x_c \mid \|u\|_2 \leq 1\}, \text{ 令 } x \triangleq P^{\frac{1}{2}} u + x_c$$

$$\text{则 } u = P^{-\frac{1}{2}} (x - x_c)$$

$$\therefore = \{x \mid \|P^{-\frac{1}{2}} (x - x_c)\|_2 \leq 1\}$$

$$= \{x \mid (x - x_c)^T [(P^{\frac{1}{2}})^{-1}]^T (P^{\frac{1}{2}})^{-1} (x - x_c) \leq 1\}$$

NOTE: 向量^x的模 ≤ 1 即

$$x^T x = a, a \in \mathbb{R}, \text{ 且 } a \leq 1$$

$$\text{由于 } (P^{\frac{1}{2}})^T (P^{\frac{1}{2}}) = P$$

$$\text{则 } (P^{\frac{1}{2}})^T (P^{\frac{1}{2}})^T = P^{-1} \quad (AB = C \Rightarrow B^{-1}A^{-1} = C^{-1})$$

$$\text{又 } P \text{ 正定得 } = \{x \mid (x - x_c)^T P^{-1} (x - x_c) \leq 1\}$$

透视函数 Perspective function

① $P: \mathbb{R}^{n+1} \rightarrow \mathbb{R}^n$ (降维)

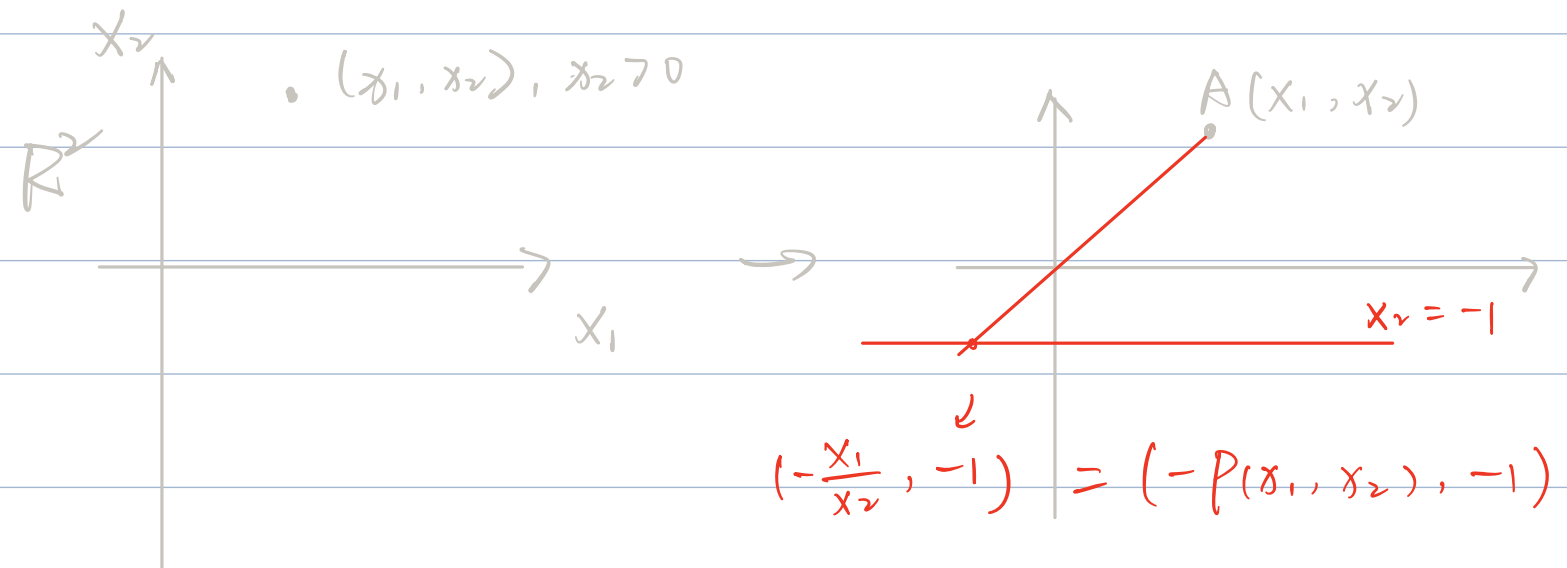
定义域: $\text{dom } P = \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}_{++}$

\downarrow n 维实空间 \times 正的一维实数空间
表示前 n 个元素可任意取, 但第 $n+1$ 个必须为正.

定义 $P(z, t) = \frac{z}{t}$, $z \in \mathbb{R}^n$, $t \in \mathbb{R}_{++}$

z 和 t 构成的向量.

这个变换的含义: 每个元素 / 最末元素, 末位去掉



理解: 通过 A 点往原点方向看新的点.

② 一个凸集, 经透视函数变化后, 仍为凸集.

例: 考虑 \mathbb{R}^{n+1} 维线段, 有 $x = (\tilde{x}, x_{n+1})$, $y = (\tilde{y}, y_{n+1})$
 $\in \mathbb{R}^n$ $\in \mathbb{R}^+$ $\in \mathbb{R}^n$ $\in \mathbb{R}^+$

x, y 为 \mathbb{R}^{n+1} 维线段中的点.

可导出线段: $\theta x + (1-\theta)y$, $\theta \geq 0$.

证明: 该线段经透视函数后, 仍为凸集. 且还是线段.

对 x, y 做透视变换得到两个新点.

$x \xrightarrow{P} P(x)$ $y \xrightarrow{P} P(y)$

原线段中有点 $\theta x + (1-\theta)y$, 对其做 P 变换

$$P(\theta x + (1-\theta)y) = \frac{\theta \tilde{x} + (1-\theta) \tilde{y}}{\theta x_{n+1} + (1-\theta) y_{n+1}}$$

$$= \frac{\theta x_{n+1}}{\theta x_{n+1} + (1-\theta) y_{n+1}} \cdot \frac{\tilde{x}}{x_{n+1}} + \frac{(1-\theta) y_{n+1}}{\theta x_{n+1} + (1-\theta) y_{n+1}} \cdot \frac{\tilde{y}}{y_{n+1}}$$

记为 μ , 显然 $\mu \in [0, 1]$ $= 1 - \mu$

$$= \mu P(x) + (1-\mu) P(y)$$

这个式子表示:

线段中的每一点经 P 变换后形成的新点可以表示为一个线性组合, 且还是一个凸组合.

对 $\forall \theta$, 所圈的等式都成立. 如果变化 θ :

每变化 $-Y$ 的 θ , 即得到 $-Y$ 对应的 μ , 利用 μ 去形成 $-Y$ 的组合 (其中的 $P(x), P(y)$ 是由 x, y 经 P 变化而得)
 则该组合形成的是 $P(x), P(y)$ 间线段中某一点.

$$\textcircled{1} \forall x, y \in S, \theta x + (1-\theta)y \in S$$

$$\textcircled{2} \text{ 对 } \forall x, y, P(x) = \frac{\tilde{x}}{x_{n+1}}, P(y) = \frac{\tilde{y}}{y_{n+1}}$$

$$\text{而 } \mu P(x) + (1-\mu)P(y) \in P(S)$$

$$\text{= 易知 } P(\theta x + (1-\theta)y) \in P(S)$$

$$\text{而 } P(\theta x + (1-\theta)y) = \theta' P(x) + (1-\theta')P(y)$$

∴ 即? 成立, T 为凸集. (θ' 的 \forall 性?)

需要证明 $\theta \rightarrow \mu$ 的映射是一一对应的.

思考: 逆透视函数的映射是否保凸?

C 为 $-Y$ 集合, $C \subseteq \mathbb{R}^n$, 通过 $P^{-1}(C)$ 将其映射到 \mathbb{R}^{n+1}

$$\text{令 } P^{-1}(C) = \left\{ (x, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid \frac{x}{t} \in C, t > 0 \right\}$$

证明其保凸性:

考虑 $(x, t) \in P^{-1}(c)$, $(y, s) \in P^{-1}(c)$, $0 \leq \theta \leq 1$

有 $\frac{x}{t} \in C$, $\frac{y}{s} \in C$, 由于 C 凸

$$\therefore \theta \cdot \frac{x}{t} + (1-\theta) \frac{y}{s} \in C$$

那么 $\mu(x, t) + (1-\mu)(y, s) \stackrel{?}{\in} P^{-1}(c)$

$$P(\mu x + (1-\mu)y, \mu t + (1-\mu)s) \stackrel{?}{\in} P^{-1}(c)$$

$$P \text{ 证: } \frac{\mu x + (1-\mu)y}{\mu t + (1-\mu)s} \in C$$

$$\text{令上式右半部分} = \frac{\mu t}{\mu t + (1-\mu)s} \cdot \frac{x}{t} + \frac{(1-\mu)s}{\mu t + (1-\mu)s} \cdot \frac{y}{s}$$

$$= \theta \cdot \frac{x}{t} + (1-\theta) \cdot \frac{y}{s}$$

显然, 这 γ 点是在 C 之中的 \Rightarrow 得证.

线性分教函数

$g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{m+1}$ 映射 (如下, α 为 x 线性变化)

$$g(x) = \begin{bmatrix} A \\ c^T \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix}, \quad A \in \mathbb{R}^{m \times n}, \quad c \in \mathbb{R}^n$$

$\in \mathbb{R}^{(m+1) \times n}$

$$b \in \mathbb{R}^m, \quad d \in \mathbb{R}$$

$P: \mathbb{R}^{m+1} \rightarrow \mathbb{R}^m$, 定义与之前相同

现定义线性分教函数:

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m \triangleq P \circ g \quad (\text{变量 } x \text{ 先 } g \text{ 变换, 再 } P \text{ 变换})$$

$$R^p: f(x) = \frac{Ax+b}{C^T x+d}, \quad \text{dom } f = \{x \mid C^T x+d > 0\}$$

凸函数证明

↪ 非线性, 但是一个具有很好性质的函数 (凸的)

① 首先, 任意凸集 S 经 g 变换 \rightarrow 凸集 $g(S)$

② $g(S)$ 经 P 变换 \rightarrow 凸集 $P(g(S))$

例: 两个随机变量的联合概率 \rightarrow 条件概率 (映射)

① 假设两个随机变量离散.

$$u \in \{1, \dots, n\}, \quad v \in \{1, \dots, m\}$$

其联合概率: $P_{ij} = P(u=i, v=j)$

② 条件概率: $f_{ij} = P(u=i \mid v=j)$

$$\text{③ 两者关系: } f_{ij} = \frac{P_{ij}}{\sum_{k=1}^n P_{kj}} \quad (P_{1j} + P_{2j} + \dots + P_{nj})$$

上式为一线性分数映射

问题: 联合概率的这个集合是凸集吗?