

# Convex Optimization-Convex Set

吴世广

山东大学-泰山学堂

更新: June 22, 2021

## 1 仿射集合

**定义 1.1 (直线)** 集合  $\{y|y = \theta x_1 + (1 - \theta)x_2, \theta \in \mathcal{R}\}$  为一条**直线**

其中  $x_1 \neq x_2$  是  $\mathbf{R}$  上的点, 若  $\theta$  在 0 到 1 之间变化, 则形成 (闭) 线段。

另一种表示  $y = x_2 + \theta(x_1 - x_2)$ , 具有一定的几何意义

**定义 1.2 (仿射集合)**  $C \subseteq \mathcal{R}^n$  若  $C$  中的任意两个点形成的直线在  $C$  中, 则  $C$  是**仿射**的

定义即  $\forall x_1, x_2 \in C, \theta \in \mathcal{R}$  都有  $\theta x_1 + (1 - \theta)x_2 \in C$

**推论** 仿射集合都可以表示成一个线性子空间加上一个元素的形式, 即偏移

$$\mathcal{C} = \mathcal{V} + x_0$$

同时, 我们定义  $\mathcal{C}$  的维数为子空间  $\mathcal{V}$  的维数

**例 1.1** 线性方程组的解集  $\{x|\mathbf{A}x = \mathbf{b}\}$  是仿射的, using the corollary 1

**定义 1.3 (仿射包)** 集合  $C \subseteq \mathbf{R}^n$  中所有点的仿射组合组成的集合为**仿射包** 记为  $\text{aff } C$ , 即包含  $C$  的最小的仿射集合

**定义 1.4 (仿射维数)** 对任意的集合  $C$  的仿射包的维数为它的**仿射维数**

**例 1.2**  $\mathbf{R}^2$  上的单位圆的仿射维数是 2

**定义 1.5 (相对内部)** 任意集合  $C$  的**相对内部**是集合  $C$  相对  $\text{aff } C$  的内部 (可以考虑一个拓扑的子集 (这里是  $\text{aff } C$ ) 的 neighborhood 和开集的定义), 记为  $\text{relint } C$ 。相对边界可以定义为  $\text{cl } C \setminus \text{relint } C$

$\text{cl } C$  表示闭包, 即包含  $C$  的最小闭集; 相反的, 内部为  $C$  的最大开子集

**例 1.3**  $\mathbf{R}^3$  中的一个平面正方形

$$C = \{x \in \mathbf{R}^3 \mid -1 \leq x_1 \leq 1, -1 \leq x_2 \leq 1, x_3 = 0\}$$

$C$  的内部为空, 相对内部  $\text{relint } C$  是

$$\text{relint } C = \{x \in \mathbf{R}^3 \mid -1 < x_1 < 1, -1 < x_2 < 1, x_3 = 0\}$$

## 2 凸集

**凸集的定义**与仿射集合的定义很相似, 只是将直线换位线段, 即  $0 \leq \theta \leq 1$

**凸包**与仿射包定义类似, 集合  $C$  的凸包记为  $\text{conv } C$

### 2.1 凸组合的扩展

以下  $C \subseteq \mathbf{R}^n$  是凸集

- 无穷级数形式

$$\theta_i \geq 0, \quad \sum_{i=1}^{\infty} \theta_i = 1, \quad x_1, x_2, \dots \in C$$

则

$$\sum_{i=1}^{\infty} \theta_i x_i \in C$$

- 积分形式

$$p: \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}, \quad p(x) \geq 0, \quad \int_C p(x) dx = 1$$

若下述积分存在, 则

$$\int_C p(x) x dx \in C$$

- 概率分布形式

$$\mathbf{P}(x \in C) = 1$$

则

$$\mathbf{E} x \in C$$

### 2.2 锥

**定义 2.1 (锥)** 对  $\forall x \in C, \theta \geq 0$ , 都有  $\theta x \in C$ , 则称集合  $C$  为**锥**。

若是凸的, 则称**凸锥**, 即  $\forall x_1, x_2 \in C, \theta_1, \theta_2 \geq 0$ , 都有  $\theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 \in C$ 。

## 2.3 超平面与半空间

**定义 2.2 (超平面)** 集合  $\{x|a^T x = b\}$

几何上, 可以看作是法线方向为  $\mathbf{a}$  的超平面, 常数  $\mathbf{b}$  决定了偏移.

超平面可以表达成  $\{x|a^T(x - x_0) = 0\} = x_0 + a^\perp$

**定义 2.3 (半空间)** 集合  $\{x|a^T x \leq b\}$ , 其中  $a \neq 0$

类似, 半空间可以表达成  $\{x|a^T(x - x_0) \leq 0\}$ ,  $x - x_0$  与  $a$  夹角为钝角.

## 2.4 Euclid 球和椭球

**定义 2.4 (Euclid 球)**  $\mathbf{R}^n$  空间内的球具有形式  $B(x_c, r) = \{x|\|x - x_c\|_2 \leq r\}$

Euclid 球可以表达成  $B(x_c, r) = \{x_c + ru|\|u\|_2 \leq 1\}$

**定义 2.5 (椭球)** 具有形式  $\mathcal{E} = \{x|(x - x_c)^T P^{-1}(x - x_c) \leq 1\}$ , 其中  $P$  是对称正定的.

$P$  决定了椭球向各个方向扩展的幅度. 具体的,  $\mathcal{E}$  的半轴长为  $\lambda_i$

椭球可以表达为  $\mathcal{E} = \{x_c + Au|\|u\|_2 \leq 1\}$ , 其中  $A$  是非奇异的, 不失一般性的假设  $A$  是对称正定的.  $A = P^{1/2}$

## 2.5 范数球和范数锥

$\|\cdot\|$  是  $\mathbf{R}^n$  上的范数.

**定义 2.6 (范数球)**  $\|x - x_c\| \leq r$

**定义 2.7 (范数锥)**  $C = \{(x, t)|\|x\| \leq t\} \subseteq \mathbf{R}^n$

由 Euclid 范数定义的范数锥称为二阶锥, 即

$$\begin{aligned} C &= \{(x, t) \in \mathbf{R}^n | \|x\|_2 \leq t\} \\ &= \left\{ \begin{bmatrix} x \\ t \end{bmatrix} \middle| \begin{bmatrix} x \\ t \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ t \end{bmatrix} \leq 0, t \geq 0 \right\} \end{aligned}$$