

第 2 章：数学基础

(1): 凸集

曹语

课程主页: <https://yucaoyc.github.io/math3806>

目录

1. 背景
2. 仿射集合和凸集
3. 重要例子
4. 总结

背景和目标

部分优化问题相对而言稍微容易一些：

$$\min_{x \in \Omega} f_0(x)$$

若 Ω 为凸集， f_0 为凸函数，最优性条件以及优化算法的效率能够得到保证

目标： 在本章，我们需要学习如下问题：

- ▶ 什么是凸集？（本节课）
- ▶ 什么是凸函数？
- ▶ 如果 Ω 为凸集， f_0 为凸函数，最优解有什么性质？

目录

1. 背景
2. 仿射集合和凸集
3. 重要例子
4. 总结

直线、线段和射线

倘若 $\mathbf{x}_1 \neq \mathbf{x}_2$ 为 \mathbb{R}^n 空间中的两个点

两点构成的直线:

$$\mathbf{y} = \theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2, \quad \theta \in \mathbb{R}$$

两点构成的线段:

$$\mathbf{y} = \theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2, \quad \theta \in [0, 1]$$

通过某个点的射线:

$$\mathbf{y} = \theta \mathbf{x}, \quad \theta \geq 0$$

接下来, 我们将基于这三个基本概念, 拓展出仿射、凸集、锥等概念

仿射

定义 (仿射/Affine 的等价定义)

集合 C 是仿射的可以被 (等价) 定义为如下的几个方式:

- (1) 如果通过集合 $C \subseteq \mathbb{R}^n$ 中任意两个不同点的直线仍然在集合 C 中。
- (2) 若对任意的 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in C$, $\theta \in \mathbb{R}$, 皆有 $\theta\mathbf{x}_1 + (1 - \theta)\mathbf{x}_2 \in C$ 。
- (3) $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in C$, 且 $\theta_1 + \dots + \theta_k = 1$, 则

$$\sum_{i=1}^k \theta_i \mathbf{x}_i = \theta_1 \mathbf{x}_1 + \dots + \theta_k \mathbf{x}_k \in C$$

- (4) $C = V + \mathbf{x}_0 = \{\mathbf{v} + \mathbf{x}_0 \mid \mathbf{v} \in V\}$, 其中 \mathbf{x}_0 是 C 中任意的一点, V 是一个子空间 (即对于加法和乘法封闭)。
并且, 定义仿射集合 C 的维数为子空间 V 的维数。

例子：线性方程组的解 $\{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}\}$ 是仿射的。

即线性等式约束所涉及到的集合

仿射包/affine hull 由集合 $C \subseteq \mathbb{R}^n$ 中的点的所有仿射组合组成的集合被称为 C 的仿射包，记为 $\text{aff } C$ ：

$$\text{aff } C = \{\theta_1 \mathbf{x}_1 + \cdots + \theta_k \mathbf{x}_k \mid \mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_k \in C, \theta_1 + \cdots + \theta_k = 1\}.$$

性质：仿射包是包含 C 的最小的仿射集合

仿射维数 集合 C 的仿射维数被定义为其仿射包的维数。

例子：在 \mathbb{R}^2 上的圆的仿射维数为 2

凸集

定义 (凸集/convex set)

C 是凸集具有如下的等价定义:

(1) C 中任意两点间的线段仍然在 C 中。

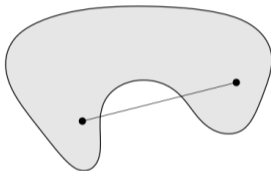
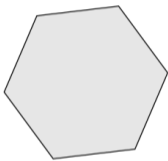
(2) 对于任意 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in C$ 和 $0 \leq \theta \leq 1$ 都有

$$\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2 \in C$$

(3) 若 $\theta_i \geq 0, i = 1, \dots, k$ 且 $\sum_{i=1}^k \theta_i = 1$, 则 $\theta_1 \mathbf{x}_1 + \dots + \theta_k \mathbf{x}_k \in C$

【该线性组合 $\sum_{i=1}^k \theta_i \mathbf{x}_i$ 被称为 $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k$ 的一个凸组合】

例子：请判断如下的集合是否为凸集：



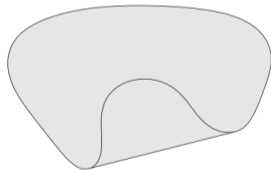
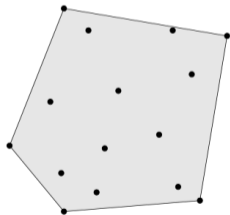
定义 (凸包/convex hull)

集合 C 中所有点的凸组合的集合被称为其**凸包**, 记为 $\text{conv } C$

$$\text{conv } C = \{\theta_1 \mathbf{x}_1 + \cdots + \theta_k \mathbf{x}_k \mid \mathbf{x}_i \in C, \theta_i \geq 0, i = 1, \dots, k, \theta_1 + \cdots + \theta_k = 1\}.$$

性质: C 的凸包是包含 C 的最小的凸集。

凸包的例子:

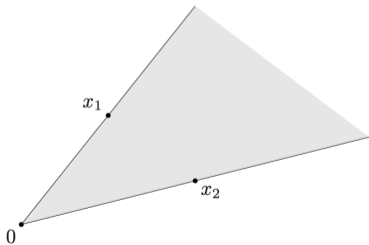


提示: 凸集的定义可以拓展至级数, 以及积分形式 (见课本 2.1.4)。

锥

定义 (锥/Cone)

- (1) 若对于任意 $\mathbf{x} \in C$ 和 $\theta \geq 0$ 都有 $\theta\mathbf{x} \in C$, 则称集合 C 是**锥** (或者非负齐次)。
- (2) 若集合 C 是锥, 且是凸集, 则称 C 为**凸锥**: 即对于任意 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in C$ 和 $\theta_1, \theta_2 \geq 0$, 都有 $\theta_1\mathbf{x}_1 + \theta_2\mathbf{x}_2 \in C$



提示: 锥一定包含原点

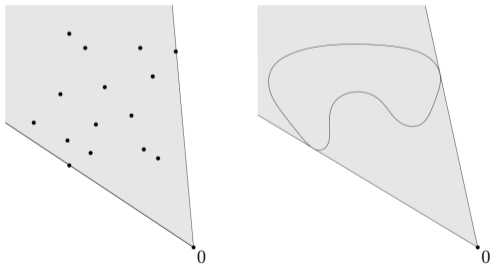
问题: 能否举出一个锥, 且其非凸?

定义 (锥包/conic hull)

集合 C 的锥包是 C 中元素的所有锥组合的集合, 即

$$\{\theta_1 \mathbf{x}_1 + \cdots + \theta_k \mathbf{x}_k \mid \mathbf{x}_i \in C, \theta_i \geq 0, i = 1, \cdots, k\}$$

它是包含 C 的最小的凸锥



总结

两点构成的直线:

$$\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2, \quad \theta \in \mathbb{R}$$

基于此, 我们定义出仿射, 和仿射包

两点构成的线段:

$$\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2, \quad \theta \in [0, 1]$$

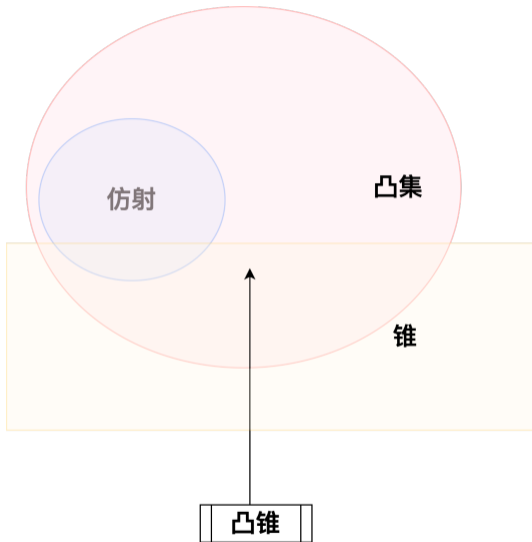
基于此, 我们定义出凸集, 和凸包

通过某个点的射线:

$$\theta \mathbf{x}, \quad \theta \geq 0$$

基于此, 我们定义出锥, 和锥包

多个概念之间的关联



练习

请判断如下的集合是否属于对应的 4 个类别：

集合	仿射	凸集	锥	凸锥
空集 \emptyset				
单点集 $\{x_0\}$				
不穿过原点的直线				
穿过原点的直线				

前一页的答案

集合	仿射	凸集	锥	凸锥
空集 \emptyset	是	是	是	是
单点集 $\{x_0\}$	是	是	不一定	/
不穿过原点的直线	是	是	不是	不是
穿过原点的直线	是	是	是	是

目录

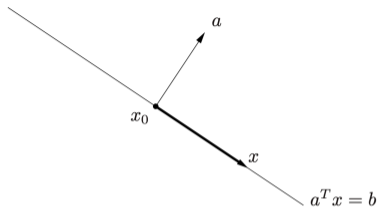
1. 背景
2. 仿射集合和凸集
3. 重要例子
4. 总结

(1) 超平面和半空间

超平面: 对于 $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{a} \neq \mathbf{0}$, $b \in \mathbb{R}$,

$$\{\mathbf{x} \mid \mathbf{a}^\top \mathbf{x} = b\}$$

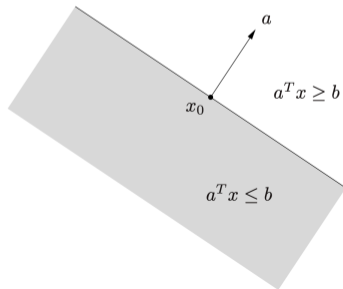
是仿射、是凸集、不是锥



(闭的) 半空间: 对于 $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{a} \neq \mathbf{0}$, $b \in \mathbb{R}$,

$$\{\mathbf{x} \mid \mathbf{a}^\top \mathbf{x} \leq b\}$$

不是仿射、是凸集、不是锥



(2) Euclid 球和椭球

Euclid 球

$$\begin{aligned} B(\mathbf{x}_c, r) &= \{\mathbf{x} \mid \|\mathbf{x} - \mathbf{x}_c\|_2 \leq r\} = \left\{ \mathbf{x} \mid (\mathbf{x} - \mathbf{x}_c)^\top (\mathbf{x} - \mathbf{x}_c) \leq r^2 \right\} \\ &= \{\mathbf{x}_c + r\mathbf{u} \mid \|\mathbf{u}\|_2 \leq 1\} \end{aligned}$$

提示：它是凸集可由三角不等式证明。

椭球

$$\begin{aligned} \mathcal{E} &= \left\{ \mathbf{x} \mid (\mathbf{x} - \mathbf{x}_c)^\top \mathbf{P}^{-1} (\mathbf{x} - \mathbf{x}_c) \leq 1 \right\} \\ &= \left\{ \mathbf{x}_c + \mathbf{P}^{1/2} \mathbf{u} \mid \|\mathbf{u}\|_2 \leq 1 \right\} \end{aligned}$$

其中 $\mathbf{P} = \mathbf{P}^\top \succ 0$ ，即 \mathbf{P} 是对称正定矩阵

更一般地可以定义范数球：

$$B(\mathbf{x}_c, r) = \{\mathbf{x} \mid \|\mathbf{x} - \mathbf{x}_c\| \leq r\}$$

范数锥：

$$C = \{(\mathbf{x}, t) \mid \|\mathbf{x}\| \leq t\} \subseteq \mathbb{R}^{n+1}$$

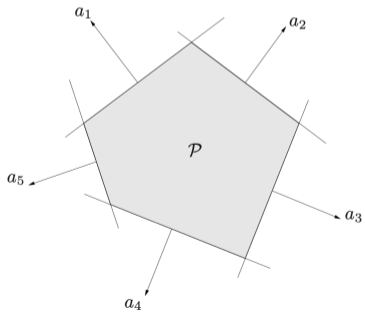
练习：证明范数锥是凸锥

(3) 多面体/polyhedron

多面体是有限个半空间和超平面的交集：

$$\mathcal{P} = \left\{ \mathbf{x} \mid \begin{array}{l} \mathbf{a}_j^\top \mathbf{x} \leq b_j, j = 1, \dots, m, \\ \mathbf{c}_j^\top \mathbf{x} = d_j, j = 1, \dots, p \end{array} \right\} \stackrel{\text{简写为}}{=} \left\{ \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} \preceq \mathbf{b}, \mathbf{Cx} = \mathbf{d} \right\}$$

即一般的线性规划问题所涉及到的集合



$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^\top \\ \mathbf{a}_2^\top \\ \vdots \\ \mathbf{a}_m^\top \end{bmatrix}, \quad \mathbf{C} = \begin{bmatrix} \mathbf{c}_1^\top \\ \mathbf{c}_2^\top \\ \vdots \\ \mathbf{c}_p^\top \end{bmatrix}$$

由定义可知，超平面、半空间都是特殊的多面体

练习： 证明多面体是凸集

单纯形/Simplex (特殊的多面体)

设 $k + 1$ 个点 $\mathbf{v}_0, \dots, \mathbf{v}_k \in \mathbb{R}^n$ 仿射独立, 即 $\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_0, \dots, \mathbf{v}_k - \mathbf{v}_0$ 线性独立, 则这些点决定了一个**单纯形**:

$$C = \text{conv} \{ \mathbf{v}_0, \dots, \mathbf{v}_k \} = \{ \theta_0 \mathbf{v}_0 + \dots + \theta_k \mathbf{v}_k \mid \boldsymbol{\theta} \succeq 0, \mathbf{1}^\top \boldsymbol{\theta} = 1 \}$$

该单纯形的仿射维数为 k

- ▶ $k = 1$, 线段
- ▶ $k = 2$, 三角形
- ▶ $k = 3$, 四面体

例子: 证明如上定义的单纯形是一个有界的多面体。

提示: 该集合是紧集, 所以在单纯形中优化连续函数一定存在极值。

(4) 对称矩阵

如下是几个和矩阵空间相关的凸集：

- ▶ n 阶对称矩阵的集合：

$$\mathbf{S}^n = \{ \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid \mathbf{X} = \mathbf{X}^T \}$$

- ▶ n 阶对称半正定矩阵：

$$\mathbf{S}_+^n = \{ \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid \mathbf{X} = \mathbf{X}^T, \mathbf{X} \succeq 0 \}$$

(它是一个凸锥)

- ▶ n 阶对称半正定矩阵：

$$\mathbf{S}_{++}^n = \{ \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid \mathbf{X} = \mathbf{X}^T, \mathbf{X} \succ 0 \}$$

目录

1. 背景
2. 仿射集合和凸集
3. 重要例子
4. 总结

总结

- ▶ 知道仿射、凸集、锥等基本概念的定义
- ▶ 掌握介绍过的 4 类重要例子；能判断其类别

阅读作业 & 参考资料：

- ▶ 课本第 2.1, 2.2 章