

# 最优化方法

陆 玫

[lumei@tsinghua.edu.cn](mailto:lumei@tsinghua.edu.cn)

Tel: 62794756

# 内容:



1. 线性规划
2. 整数规划
3. 非线性规划

# 教材

清华大学研究生公共课教材——数学系列

## 最优化 理论与算法 (第2版)

陈宝林 编著

清华大学出版社

# 参考书

- ❖ 《数学规划》 黄红选， 韩继业编著
- ❖ 《运筹学》  $\lambda$  <运筹学>教材编写组  
编著
- ❖ **Linear and Nonlinear Programming,**  
**David G. Luenberger and Yinyu Ye**

# 作业要求与答疑安排

- ❖ 请使用作业纸，写清名字与学号并将作业扫描（或者拍照）后在网络学堂上提交。
- ❖ 每周四晚上**12点之前**提交作业。
- ❖ 答疑时间：每周一下午**2：30--3：30**
- ❖ 答疑地点：理科楼**A414**
- ❖ 通过邮箱([lumei@tsinghua.edu.cn](mailto:lumei@tsinghua.edu.cn))答疑
- ❖ 总成绩=平时成绩(**20%**)+期末考试成绩(**80%**)

❖ 助教:

刘可 ([liuke17@mails.tsinghua.edu.cn](mailto:liuke17@mails.tsinghua.edu.cn))

方春秋([fcq15@mails.tsinghua.edu.cn](mailto:fcq15@mails.tsinghua.edu.cn))

栾雨([luany18@mails.tsinghua.edu.cn](mailto:luany18@mails.tsinghua.edu.cn))

齐宁([qn18@mails.tsinghua.edu.cn](mailto:qn18@mails.tsinghua.edu.cn))

叶廷青([yetq18@mails.tsinghua.edu.cn](mailto:yetq18@mails.tsinghua.edu.cn))

## 生产计划的编制

产品 资源	A	B	C	企业 现有资源
钢材(吨/只)	3	4	2	600
木材 (立方米/只)	2	1	2	400
人工 (千小时/只)	1	3	3	300
机床(台/只)	1	4	4	200
收益 (千元/只)	2	4	3	

问：企业应如何安排生产，能使总收益最大？

## 2、数学模型

❖ 决策目标：**A、B、C** 产品各生产多少台使企业  
总收益最大？

- 决策变量： 设  $x_1, x_2, x_3$  为生产  $A, B, C$  三种产品的数量。
- 目标函数：  $\max 2x_1 + 4x_2 + 3x_3$
- 约束条件：
$$3x_1 + 4x_2 + 2x_3 \leq 600$$
$$2x_1 + x_2 + 3x_3 \leq 400$$
$$x_1 + 3x_2 + 3x_3 \leq 300$$
$$x_1 + 4x_2 + 4x_3 \leq 200$$
- 非负条件：  $x_1, x_2, x_3 \geq 0$



$$\left\{ \begin{array}{ll} \max & 2x_1 + 4x_2 + 3x_3 \\ s.t. & 3x_1 + 4x_2 + 2x_3 \leq 600 \\ & 2x_1 + x_2 + 3x_3 \leq 400 \\ & x_1 + 3x_2 + 3x_3 \leq 300 \\ & x_1 + 4x_2 + 4x_3 \leq 200 \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{array} \right.$$

# 运输问题

如某建材公司有三个水泥厂  $A_1, A_2, A_3$  , 四个经销商  $B_1, B_2, B_3, B_4$  其产量、销量、运费（元/吨）见表2. 5。

表 2.5 建材公司的数据

产地 \ 销售地	$B_1$	$B_2$	$B_3$	$B_4$	产量（吨）
$A_1$	8	7	3	2	2000
$A_2$	4	7	5	1	10000
$A_3$	2	4	9	6	4000
销量（吨）	3000	2000	4000	5000	

如何制定调运方案，使总的运费最小？

# 数学模型----线性规划问题

$$\begin{aligned}\min f = & 8x_{11} + 7x_{12} + 3x_{13} + 2x_{14} + 4x_{21} + 7x_{22} \\ & + 5x_{23} + x_{24} + 2x_{31} + 4x_{32} + 9x_{33} + 6x_{34}\end{aligned}$$

$$s.t. \quad x_{11} + x_{12} + x_{13} + x_{14} \leq 2000$$

$$x_{21} + x_{22} + x_{23} + x_{24} \leq 10000$$

$$x_{31} + x_{32} + x_{33} + x_{34} \leq 4000$$

$$x_{11} + x_{21} + x_{31} \geq 3000$$

$$x_{12} + x_{22} + x_{32} \geq 2000$$

$$x_{13} + x_{23} + x_{33} \geq 4000$$

$$x_{14} + x_{24} + x_{34} \geq 5000$$

$$x_{ij} \geq 0, i = 1, 2, 3; j = 1, 2, 3, 4$$

由生产基地  $A_i$  ( $i = 1, 2, 3$ )  
运到销售地  $B_j$  ( $j = 1, 2, 3, 4$ )  
的货运量为  $x_{ij}$

# 问题的解决方案

其解为  $x = (0, 0, 2000, 0, 1000, 0, 2000, 5000, 2000, 2000, 0, 0)^T$ ,  $\min f = 37000$  元。最佳运输方案见：表2. 6

表 2.6 最佳运输方案

产地 \ 销售地	$B_1$	$B_2$	$B_3$	$B_4$	产量 (吨)
$A_1$	0	0	2000	0	2000
$A_2$	1000	0	2000	5000	10000
$A_3$	2000	2000	0	0	4000
销量 (吨)	3000	2000	4000	5000	

# 合理下料问题

现有一批长度一定的原材料钢管，由于生产的需要，要求截出不同规格的钢管若干。

试问应如何下料，既能满足生产的需要，又使得使用的原材料钢管数量最少（即废材最少）？

具体问题：料长**7.4m**，要求截成**2.9m**，**2.1m**，**1.5m**的钢管分别为**1000**根，**2000**根，**1000**根。如何截取，才使得总用料最省？

# Modeling

把所有可能的下料方式、按照各种下料方式从料长7.4m的原料上得到的不同规格钢管的根数、残料长度,以及需要量列于表2.8中。

表 2.8

下料方式 钢管规格 (m)	$B_1$	$B_2$	$B_3$	$B_4$	$B_5$	$B_6$	$B_7$	$B_8$	需要量(根)
2.9	2	1	1	1	0	0	0	0	1000
2.1	0	0	2	1	2	1	3	0	2000
1.5	1	3	0	1	2	3	0	4	1000
残料长度 (m)	0.1	0	0.3	0.9	0.2	0.8	1.1	1.4	

问题转化为确定每种下料方式各用多少根7.4m的原料。

# 数学模型----整数线性规划问题

设  $x_1, x_2, \dots, x_8$  分别为按照  $B_1, B_2, \dots, B_8$  方式下料的原料根数,

$$\text{则 } \min f = x_1 + x_2 + \dots + x_8$$

$$s.t. \quad 2x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \geq 1000$$

$$2x_3 + x_4 + 2x_5 + x_6 + 3x_7 \geq 2000$$

$$x_1 + 3x_2 \quad x_4 + 2x_5 + 3x_6 \quad + 4x_8 \geq 1000$$

$$x_j \geq 0 \quad (j = 1, 2, \dots, 8) \text{ 且为整数}$$

其解为  $x = (0, 200, 800, 0, 200, 0, 0, 0)^T$ ,  $\min f = 1200$  (根)

最佳下料方案为: 方式  $B_2$ : 200 根, 方式  $B_3$ : 800 根, 方式  $B_5$ : 200 根。

## 人力资源安排问题

某商场是个中型的百货商场，现在需要对营业员的工作时间作出安排，营业员每周工作五天，休息两天，并要求休息的两天是连续的，问题归结为：如何安排营业员的作息时间，既能满足工作需要，又使配备的营业员人数最少？

### 1、有关数据

对营业员的需求进行统计分析，营业员每天的需求人数如下表所示：

时 间	所需营业员人数
星期日	28 人
星期一	15 人
星期二	24 人
星期三	25 人
星期四	19 人
星期五	31 人
星期六	28 人



## 2、模型

决策变量： 设 $x_j$ 为第 $j$ 天开始休息的人数( $j=1,2,\cdots,7$ )

目标函数： $\min x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 + x_6 + x_7$

约束条件： $x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 \geq 28$

$$x_2 + x_3 + x_4 + x_5 + x_6 \geq 15$$

$$x_3 + x_4 + x_5 + x_6 + x_7 \geq 24$$

$$x_4 + x_5 + x_6 + x_7 + x_1 \geq 25$$

$$x_5 + x_6 + x_7 + x_1 + x_2 \geq 19$$

$$x_6 + x_7 + x_1 + x_2 + x_3 \geq 31$$

$$x_7 + x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \geq 28$$

$$x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6, x_7 \geq 0, \text{整数}$$

- ❖ 例（挑选球员问题）某篮球教练要从8名业余队员中挑选3名队员参加专业球队，使平均身高达到最高。队员的号码、身高及所擅长的位置如下。要求：中锋1人，后卫1人，前锋1人，但1号、3号与6号队员中至少保留1人给业余队。

号码	身高（米）	位置	挑选变量
1	1.92	中锋	$x_1$
2	1.91	中锋	$x_2$
3	1.90	前锋	$x_3$
4	1.86	前锋	$x_4$
5	1.85	前锋	$x_5$
6	1.83	后卫	$x_6$
7	1.80	后卫	$x_7$
8	1.79	后卫	$x_8$

$$\begin{aligned}
& \max 1.92x_1 + 1.91x_2 + 1.90x_3 + 1.86x_4 \\
& \quad + 1.85x_5 + 1.83x_6 + 1.80x_7 + 1.79x_8 \\
s.t. \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 + x_6 + x_7 + x_8 = 3 \\
& x_1 + x_2 = 1 \\
& x_3 + x_4 + x_5 = 1 \\
& x_6 + x_7 + x_8 = 1 \\
& x_1 + x_3 + x_6 \leq 2 \\
& x_i = 0 \text{ 或 } 1 \quad i = 1, 2, \dots, 8
\end{aligned}$$

- ❖ (连续投资问题)某投资公司拟制定今后**5**年的投资计划，初步考虑下面的**4**个投资计划项目。
- ❖ 项目**1**：从第**1**年到第**4**年每年年初需要投资，于次年年末收回成本，并可获利润**15%**；
- ❖ 项目**2**：第**3**年年初需要投资，到第**5**年年末可以收回成本，并获得利润**25%**，但为保证足够的资金流动，规定该项目的投资金额上限为不超过总金额的**40%**；
- ❖ 项目**3**：第**2**年年初需要投资，到第**5**年年末可以收回成本，并获利润**40%**，但公司规定该项目的最大投资金额不超过总金额的**30%**；
- ❖ 项目**4**：**5**年内每年年初可以购买公债，于当年年末可以归还本金，并获利息**6%**。
- ❖ 公司现有投资金额**100**万元，该公司如何制定这些项目每年的投资计划，使公司到第**5**年年末能够获得最大利润？

$x_{ij}$  : 表示第*i*年年初第*j*个项目的投资额

$$\max 1.15x_{41} + 1.25x_{32} + 1.40x_{23} + 1.06x_{54}$$

$$s.t. \quad x_{11} + x_{14} = 1000000$$

$$x_{21} + x_{23} + x_{24} = 1.06x_{14}$$

$$x_{31} + x_{32} + x_{34} = 1.15x_{11} + 1.06x_{24}$$

$$x_{41} + x_{44} = 1.15x_{21} + 1.06x_{34}$$

$$x_{54} = 1.15x_{31} + 1.06x_{44}$$

$$x_{32} \leq 400000$$

$$x_{23} \leq 300000$$

$$x_{i1}, x_{i2}, x_{i3}, x_{i4} \geq 0, \quad i = 1, 2, 3, 4, 5$$

- ❖ 例（选址问题）设有 $n$ 个市场，第 $j$ 个市场的位置为 $(a_j, b_j)$ ，对某种货物的需要量为 $q_j, j=1, \dots, n$ ，现计划建立 $m$ 个仓库，第 $i$ 个仓库的容量为 $c_i, i=1, \dots, m$ ，试确定仓库的位置，使各仓库到各市场的运输量与路程乘积之和最小。
- ❖ 解：设第 $i$ 个仓库的位置为 $(x_i, y_i)$ ，运输量为 $w_{ij}$ 。

$$\left\{ \begin{array}{l} \min \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m w_{ij} \sqrt{(x_i - a_j)^2 + (y_i - b_j)^2} \\ s.t. \quad \sum_{j=1}^n w_{ij} \leq c_i \quad i = 1, 2, \dots, m \\ \sum_{i=1}^m w_{ij} = q_j \quad j = 1, 2, \dots, n \\ w_{ij} \geq 0 \quad i = 1, 2, \dots, m \quad j = 1, 2, \dots, n \end{array} \right.$$

❖ 例（数据拟合问题）在实验数据处理或统计资料分析中常遇到如下问题：设两个变量 $x$ 和 $y$ ，已知存在函数关系，但其解析表达式或者是未知的、或者虽然为已知的但过于复杂。设已取得一组数据，

❖  $(x_i, y_i), \quad i=1,2,\dots,m$

❖ 根据这组数据导出函数 $y=f(x)$ 的一个简单而近似的解析表达式。

❖ 取一个简单的函数序列 $g_0(x), g_1(x), \dots, g_n(x)$

$$\min \sum_{i=1}^m \left[ y_i - \sum_{j=1}^n \alpha_j g_j(x_i) \right]^2$$

例：把圆形木材加工成矩形横截面的木梁，要求木梁高度不超过 $H$ ，横截面的惯性矩(高度 $^2 \times$ 宽度)不小于 $W$ ，而且高度介于宽度与4倍宽度之间，问如何确定木梁尺寸可使木梁成本最小。

设矩形横截面的高度为 $x_1$ ，宽度为 $x_2$

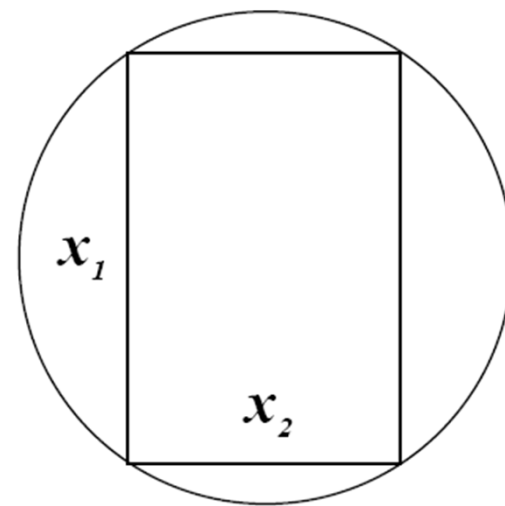
$$\min \quad \pi \left( \frac{1}{4} x_1^2 + \frac{1}{4} x_2^2 \right)$$

$$s.t. \quad x_1 \leq H$$

$$x_1^2 x_2 \geq W$$

$$x_2 \leq x_1 \leq 4x_2$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$





# 总结

## 最优化问题的共同特征：

- 每一个问题变量都用一组决策变量 ( $x_1, x_2, \dots, x_n$ ) 表示某一方案，这组决策变量的值代表一个具体方案。
- 存在一定的约束条件，这些约束条件可以用一组线性（或非线性）等式或线性（或非线性）不等式来表示。
- 目标函数用决策变量的线性（或非线性）函数来表示。按问题的不同，要求目标函数实现最大化和最小化。

# 基本概念

- ❖ 可行点（可行解）：在线性规划和非线性规划中，满足约束条件的点。
- ❖ 可行集或可行域 $S$ ：全体可行点组成的集合。
- ❖ 无约束问题：如果一个问题的可行集是整个空间。
  
- ❖ 对于一个规划问题，下面三种情况必占其一：
- ❖ (1)  $S = \Phi$ ，则称该问题无解或不可行；
- ❖ (2)  $S \neq \Phi$ ，但目标函数在 $S$ 上无界，则称该问题无界；
- ❖ (3)  $S \neq \Phi$ 且目标函数有有限的最优值，则称该问题有最优解。

- ❖ 定义 1 : 设 $f(x)$ 为目标函数,  $S$ 为可行域,  $x^0 \in S$ , 若对 $\forall x \in S$ , 有 $f(x) \geq f(x^0)$ , 则 $x^0$ 称为极小化问题 $\min f(x)$ ,  $x \in S$ 的 ( 全局 ) 最优解 .
- ❖ 定义 2 : 设 $f(x)$ 为目标函数,  $S$ 为可行域, 若存在 $x^0$ 的 $\varepsilon$ 邻域
- ❖ 
$$N_\varepsilon(x^0) = \{x \mid \|x - x^0\| < \varepsilon, \varepsilon > 0\}$$
- ❖ 使得对 $\forall x \in S \cap N_\varepsilon(x^0)$ , 有 $f(x) \geq f(x^0)$ , 则 $x^0$ 称为极小化问题 $\min f(x)$ ,  $x \in S$ 的局部最优解 .

## 预备知识

线性相关与线性无关:

设 $V$ 为向量空间,  $v^1, v^2, \dots, v^k \in V$ , 若存在不全为零的数 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 使得

$$\lambda_1 v^1 + \lambda_2 v^2 + \dots + \lambda_k v^k = 0$$

则称 $v^1, v^2, \dots, v^k$ 为线性相关的向量组, 否则称为线性无关的向量组。

## 范数

若函数  $\|\cdot\|: \mathfrak{R}^n \rightarrow \mathfrak{R}$  满足下面条件:

- (1) 正定型:  $\forall x \in \mathfrak{R}^n, \|x\| \geq 0$ , 并且  $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$ ;
- (2) 三角不等式:  $\forall x, y \in \mathfrak{R}^n, \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ ;
- (3) 齐次性:  $\forall \alpha \in \mathfrak{R}, \forall x \in \mathfrak{R}^n, \|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$ .

则称  $\|\cdot\|$  为  $\mathfrak{R}^n$  上的范数.

常用范数:

$$\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \quad \|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad \|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$$

# 序列的极限

- ❖ 定义：设  $\{x^{(k)}\}$  是  $R^n$  中的一个向量序列， $\bar{x} \in R^n$ ，如果对任给的  $\varepsilon > 0$  存在正整数  $K_\varepsilon$ ，使得当  $k > K_\varepsilon$  是就有  $\|x^{(k)} - \bar{x}\| < \varepsilon$ ，则称序列收敛到  $\bar{x}$  或称序列以  $\bar{x}$  为极限，记作  $\lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k)} = \bar{x}$ 。
- ❖ 结论：序列若存在极限，则任何子序列有相同的极限，即序列极限是唯一的。
- ❖ 定义：设  $\{x^{(k)}\}$  是  $R^n$  中的一个向量序列，如果存在一个子序列  $\{x^{(k_j)}\}$ ，使得  $\lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k_j)} = \hat{x}$ ，则称  $\hat{x}$  是序列  $\{x^{(k)}\}$  的一个聚点。

❖ 定义：设  $\{x^{(k)}\}$  是  $R^n$  中的一个向量序列，如果对任给定的  $\varepsilon > 0$ ，总存在正整数  $K_\varepsilon$ ，使得当  $m, l > K_\varepsilon$  是就有  $\|x^{(m)} - x^{(k)}\| < \varepsilon$ ，则称序列  $\{x^{(k)}\}$  为 **Cauchy** 序列。

❖ 定理：设  $\{x^{(j)}\} \subset R^n$  为 **Cauchy** 序列，则  $\{x^{(j)}\}$  的聚点必为极限点。

## 集合

$x^0$ 的 $\varepsilon$ -邻域:  $N_\varepsilon(x^0) = \{x \mid \|x - x^0\| < \varepsilon, \varepsilon > 0\}$

内点: 设 $x^0 \in S \subset \mathbb{R}^n$ , 若存在 $\varepsilon > 0$ , 使得 $N_\varepsilon(x^0) \subset S$ ,  
则称 $x^0$ 为 $S$ 的一个内点。

补集: 集合 $S$ 的补集定义为 $S^C = \{x \mid x \notin S, x \in \mathbb{R}^n\}$

开集: 若对 $\forall x \in S, x$ 为内点, 则称 $S$ 为开集。

闭集: 若集合 $S$ 的补集 $S^C$ 为开集, 则称 $S$ 为闭集。

有界集: 若存在正数 $M > 0$ , 使得 $\forall x \in S, \|x\| \leq M$ 成立,  
则称 $S$ 为有界集。

紧集: 有界闭集称为紧集。



性质：

(1) 集合  $S \subset \mathbb{R}^n$  是闭集，当且仅当对任意的无穷序列  $\{x^k\} \subset S$ ，若  $x^k \rightarrow x^*$ ，则  $x^* \in S$ 。

(2) 集合  $S \subset \mathbb{R}^n$  是紧集当且仅当对任意的无穷序列  $\{x^k\} \subset S$ ，必存在收敛于  $S$  中点的子序列  $\{x^{k_i}\}$ 。

# 函数的展开

梯度:  $\nabla f(x) = \left( \frac{\partial f(x)}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f(x)}{\partial x_n} \right)^T$

**Hesse**矩阵:

$$\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1^2} & \dots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2 \partial x_1} & \dots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n \partial x_1} & \dots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}$$

# Taylor展开

定理:

设函数  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  连续可微, 向量  $p \in \mathbb{R}^n$ , 则

$$f(x + p) = f(x) + \nabla f(x)^T p + o(\|p\|).$$

若函数  $f$  是二阶连续可微, 则

$$f(x + p) = f(x) + \nabla f(x)^T p + \frac{1}{2} p^T \nabla^2 f(x) p + o(\|p\|^2).$$

## 二次型的正定性

定义： 对实二次型 $f(X) = X^T A X$ ，若 $\forall X \neq 0$ ，都有 $f(X) = X^T A X > 0$ 成立，则称 $f(X)$ 为正定二次型， $A$ 为正定矩阵。

定理： 对于 $n$ 阶实对称矩阵 $A$ ，下列命题等价：

- (1)  $X^T A X$ 是正定二次型（或 $A$ 是正定矩阵）；
- (2)  $A$ 的 $n$ 个顺序主子式都大于零；
- (3)  $A$ 的 $n$ 个特征值都大于零；
- (4) 存在可逆矩阵 $P$ ，使得 $A = P^T P$ .

## 二次型的半正定性

定义：对实二次型 $f(X) = X^T A X$ ，若 $\forall X \neq 0$ ，都有 $f(X) = X^T A X \geq 0$ 成立，且存在 $X \neq 0$ 使得 $f(X) = X^T A X = 0$ ，则称 $f(X)$ 为半正定二次型， $A$ 为半正定矩阵。

定理：对于 $n$ 阶实对称矩阵 $A$ ，下列命题等价：

- (1)  $X^T A X$ 是半正定二次型（或 $A$ 是半正定矩阵）；
- (2)  $A$ 的所有主子式（行号与列号取成相同的子式）都大于等于零，而且至少有一个等于零；
- (3)  $A$ 的 $n$ 个特征值都大于等于零，而且至少有一个等于零。

# 凸集(convex set)

- ❖ **定义：** 设 $x, y$ 为欧式空间 $E^n$ 中相异的两个点，则点集
- ❖  $P = \{\lambda x + (1-\lambda)y | \lambda \in R\}$
- ❖ 称为通过 $x$ 和 $y$ 的直线。
- ❖ **定义：** 设 $S \subseteq E^n$ ，若对 $\forall x^{(1)}, x^{(2)} \in S$ 及 $\forall \lambda \in [0, 1]$ ，都有
- ❖  $\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)} \in S$
- ❖ 则称 $S$ 为凸集。
- ❖ 设 $x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, x^{(k)} \in S$ ，称
- ❖  $\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)} + \dots + \lambda_k x^{(k)}$
- ❖ (其中 $\lambda_i \geq 0$ ， $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_k = 1$ )为 $x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, x^{(k)}$ 的凸组合。

❖  $H = \{x | p^T x = a\}$  ———— 超平面

❖  $H^- = \{x | p^T x \leq a\}$  ———— (闭) 半空间

❖  $L = \{x | x = x^{(0)} + \lambda d, \lambda \geq 0\}$  ———— 射线

# 凸集的性质

- ❖ 设 $S_1$ 和 $S_2$ 为 $E^n$ 中的两个凸集， $\beta$ 是实数，则
- ❖ (1)  $\beta S_1 = \{\beta x | x \in S_1\}$ 为凸集。
- ❖ (2)  $S_1 \cap S_2$ 为凸集。
- ❖ (3)  $S_1 + S_2 = \{x^{(1)} + x^{(2)} | x^{(1)} \in S_1, x^{(2)} \in S_2\}$ 为凸集。
- ❖ (4)  $S_1 - S_2 = \{x^{(1)} - x^{(2)} | x^{(1)} \in S_1, x^{(2)} \in S_2\}$ 为凸集。



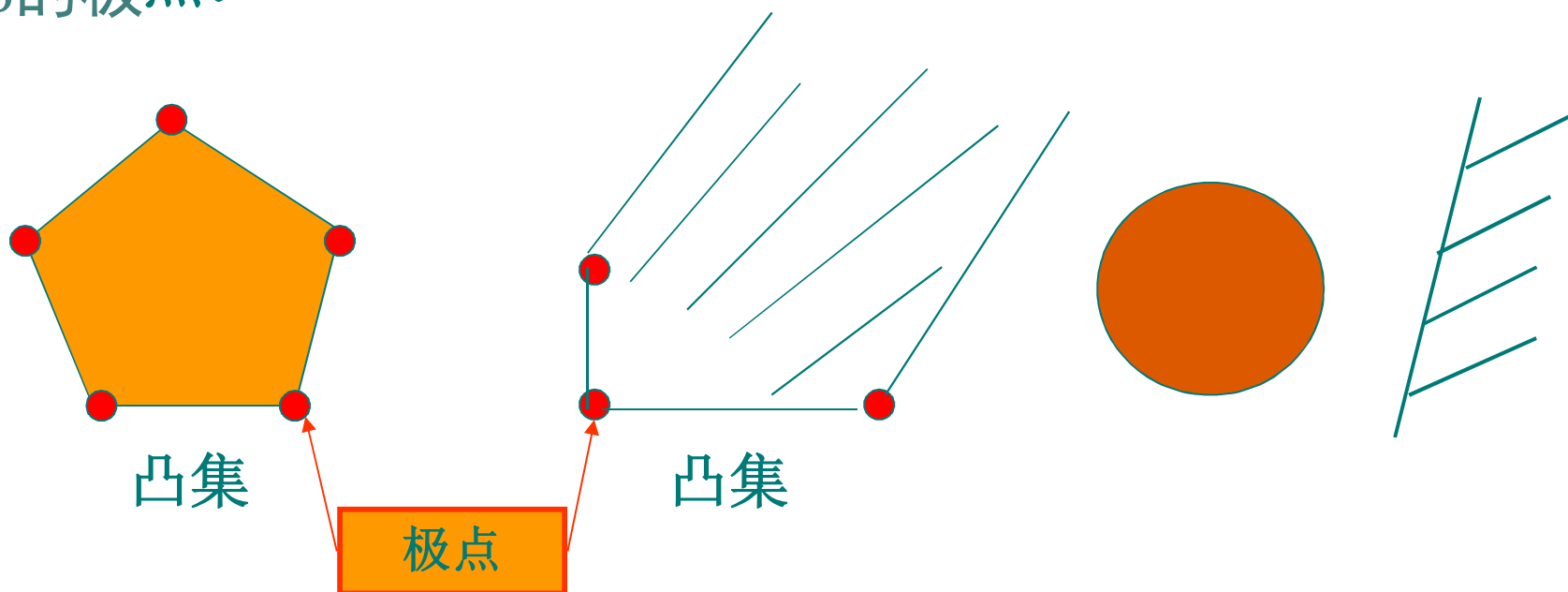
# 凸锥和多面体

**定义：**设有集合  $C \subset E^n$ ，若对  $C$  中每一点  $x$ ，及任意的  $\lambda \geq 0$ ，都有  $\lambda x \in C$ ，则称  $C$  为锥；若  $C$  为凸集，则称  $C$  为凸锥。

**定义：**有限个闭半空间的交  $\{x \mid Ax \leq b\}$  称为多面体。

# 极点(extreme point)

定义：设 $S$ 是非空凸集， $x \in S$ ，若由 $x = \lambda x^{(1)} + (1 - \lambda)x^{(2)}$ ，其中 $\lambda \in (0, 1)$ ， $x^{(1)}, x^{(2)} \in S$ ，必推出 $x = x^{(1)} = x^{(2)}$ ，则称 $x$ 是 $S$ 的极点。



# 极方向(extreme direction)

定义: 设 $S$ 为 $E^n$ 中的闭凸集,  $d \in E^n, d \neq 0$ , 如果对 $\forall x \in S$ , 有

$$\{x + \lambda d \mid \lambda \geq 0\} \subset S$$

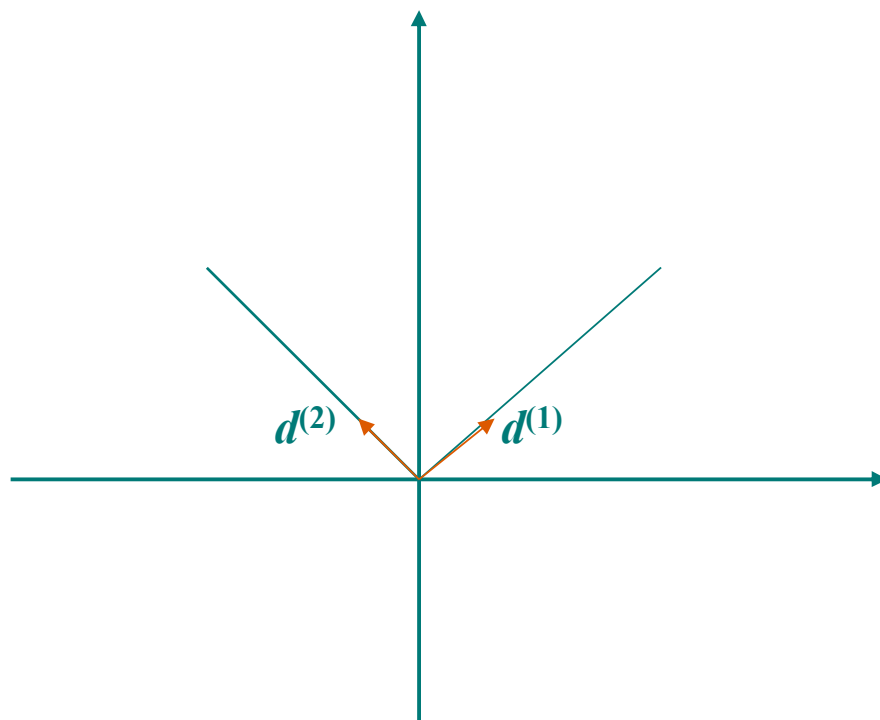
则称向量 $d$ 为 $S$ 的方向。设 $d^{(1)}, d^{(2)}$ 为 $S$ 的方向, 若对任意的 $\lambda > 0$ , 有 $d^{(1)} \neq \lambda d^{(2)}$ , 则称 $d^{(1)}$ 与 $d^{(2)}$ 是两个不同的方向。若 $S$ 的方向 $d$ 不能表示为该集合的两个不同方向的正的线性组合, 则称 $d$ 为 $S$ 的极方向。

$$S = \{(x_1, x_2)^T \mid x_1 \geq 0, x_2 \geq 0\}$$

向量 $d \geq 0, d \neq 0$ 是 $S$ 的方向

例：

设  $S = \{(x_1, x_2)^T \mid x_2 \geq |x_1|\}$ ,  $d^{(1)} = (1, 1)^T$ ,  $d^{(2)} = (-1, 1)^T$ ,  
则  $d^{(1)}, d^{(2)}$  是  $S$  的极方向。



例: 设  $S = \{(x_1, x_2)^T \mid x_2 \geq |x_1|\}$ ,  $d^{(1)} = (1, 1)^T$ ,  $d^{(2)} = (-1, 1)^T$ ,  
则  $d^{(1)}, d^{(2)}$  是  $S$  的极方向。

对  $\forall x \in S, \forall \lambda \geq 0$ , 有

$$x + \lambda d^{(1)} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} + \lambda \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 + \lambda \\ x_2 + \lambda \end{pmatrix},$$

$$\because x \in S, \quad \therefore x_2 \geq |x_1|,$$

$$\text{而 } x_2 + \lambda \geq |x_1| + \lambda \geq |x_1 + \lambda|$$

$$\therefore \{x + \lambda d^{(1)} \mid \lambda \geq 0\} \subset S$$

$\Rightarrow d^{(1)}$  是  $S$  的方向。

设  $d^{(1)} = \lambda_1 \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$ , 其中  $\lambda_1, \lambda_2 > 0$ ,  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$  是  $S$  的方向,

$$\text{则有 } \begin{cases} 1 = \lambda_1 x_1 + \lambda_2 y_1 \\ 1 = \lambda_1 x_2 + \lambda_2 y_2 \end{cases} \Rightarrow \lambda_1 x_1 + \lambda_2 y_1 = \lambda_1 x_2 + \lambda_2 y_2$$

$$\Rightarrow x_1 = \frac{\lambda_2}{\lambda_1} (y_2 - y_1) + x_2$$

$$\because \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \text{ 是 } S \text{ 的方向}, \therefore x_2 \geq |x_1|, y_2 \geq |y_1|, \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \neq 0, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \neq 0$$

$$\Rightarrow x_2 \geq |x_1| = \left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} (y_2 - y_1) + x_2 \right| \Rightarrow y_2 \leq y_1$$

$$\because y_2 \geq |y_1|, \therefore y_2 = y_1 \Rightarrow x_2 = x_1 \Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \frac{x_1}{y_1} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

所以,  $d^{(1)}$  是  $S$  的极方向。

**定理:** 设  $S = \{x \mid Ax = b, x \geq 0\} \neq \emptyset$ ,  $d$  是非零向量, 则  $d$  是  $S$  的方向  $\Leftrightarrow d \geq 0$ , 且  $Ad = 0$ .

**证明:** “ $\Leftarrow$ ”  $\forall x \in S, \lambda \geq 0$ , 有  $x + \lambda d \geq 0$ , 且

$$A(x + \lambda d) = Ax + \lambda Ad = b$$

$\therefore x + \lambda d \in S$ , 即  $d$  是  $S$  的方向。

“ $\Rightarrow$ ” 设  $d$  是  $S$  的方向, 则由  $x \in S$ , 得

$$x + \lambda d \in S, \text{ 其中 } \lambda > 0$$

$$\therefore A(x + \lambda d) = b$$

由  $Ax = b, \lambda > 0$ , 得  $Ad = 0$ .

又对  $\forall \lambda > 0, x + \lambda d \geq 0, \therefore d \geq 0$ .

# 多面集表示定理

- ❖ 定理：设  $S = \{x | Ax = b, x \geq 0\}$  为非空多面集，则有
- ❖ (1) 极点集非空，且存在有限个极点  $x^{(1)}, \dots, x^{(k)}$ .
- ❖ (2) 极方向集合为空集的充要条件是  $S$  有界；若  $S$  无界，则存在有限个极方向  $d^{(1)}, d^{(2)}, \dots, d^{(l)}$ .
- ❖ (3)  $x \in S$  的充要条件是

$$x = \sum_{j=1}^k \lambda_j x^{(j)} + \sum_{j=1}^l \mu_j d^{(j)}$$

其中  $\lambda_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, k, \sum_{j=1}^k \lambda_j = 1$

$$\mu_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, l.$$