



哈爾濱工業大學(深圳)

HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY, SHENZHEN

第一章 线性规划

谢秉磊

第一章 线性规划

第三节 图解法及几何理论

图解法

- 线性规划问题解的几种情况
- 几何理论

一. 图解法：（只适用于二维的问题）

例1：

$$\max S = 3x_1 + 4x_2$$

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 6 & \bullet \\ 3x_1 + 2x_2 \leq 12 & \bullet \\ x_2 \leq 2 & \bullet \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

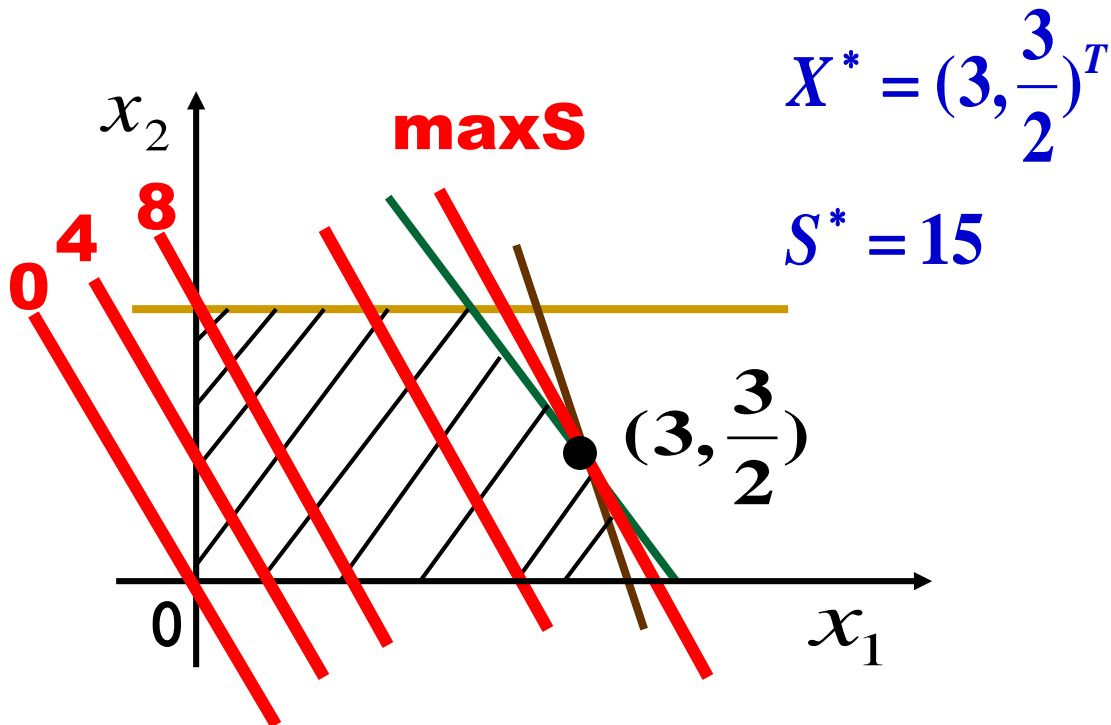
$$S = 3x_1 + 4x_2$$

$$\downarrow$$
$$x_2 = -\frac{3}{4}x_1 + \frac{S}{4}$$

1. 画出可行域

2. 画出目标函数等值线

3. 移动等值线求最优解



二. 线性规划问题解的几种情况:

1. 有唯一的最优解

例2:

$$\max S = x_1 + 2x_2$$

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 6 \\ 3x_1 + 2x_2 \leq 12 \\ x_2 \leq 2 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

$$S = x_1 + 2x_2$$

$$\downarrow$$
$$x_2 = -\frac{1}{2}x_1 + \frac{S}{2}$$

例1: $\max S = 3x_1 + 4x_2$

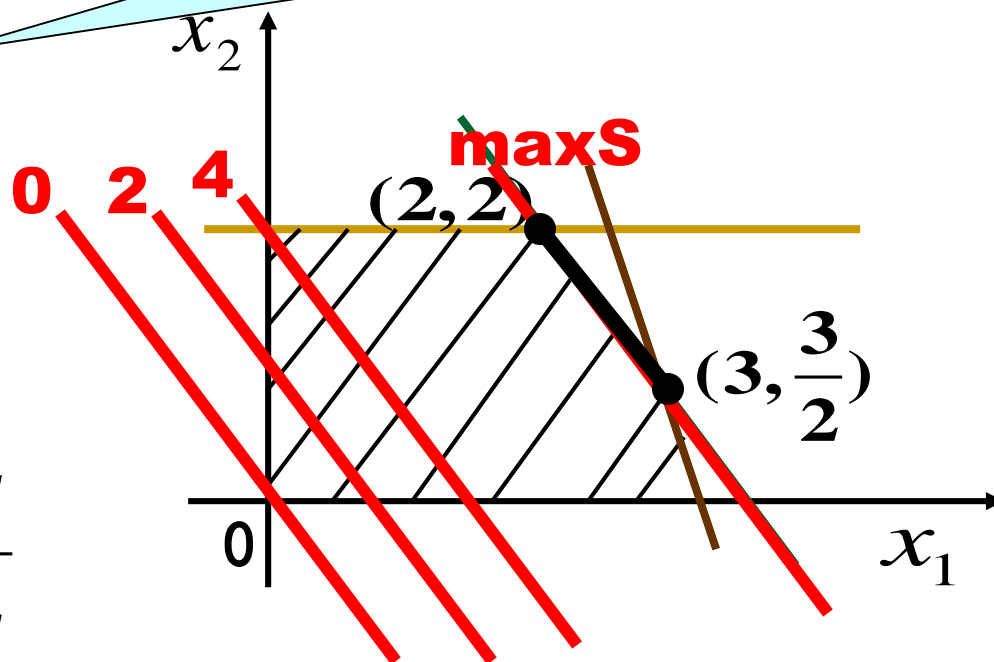
$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 6 \\ 3x_1 + 2x_2 \leq 12 \\ x_2 \leq 2 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

直线

无解

有可行解

$$S^* = 6$$



二. 线性规划问题解的几种情况:

1. 有唯一的最优解
2. 有无穷多个最优解

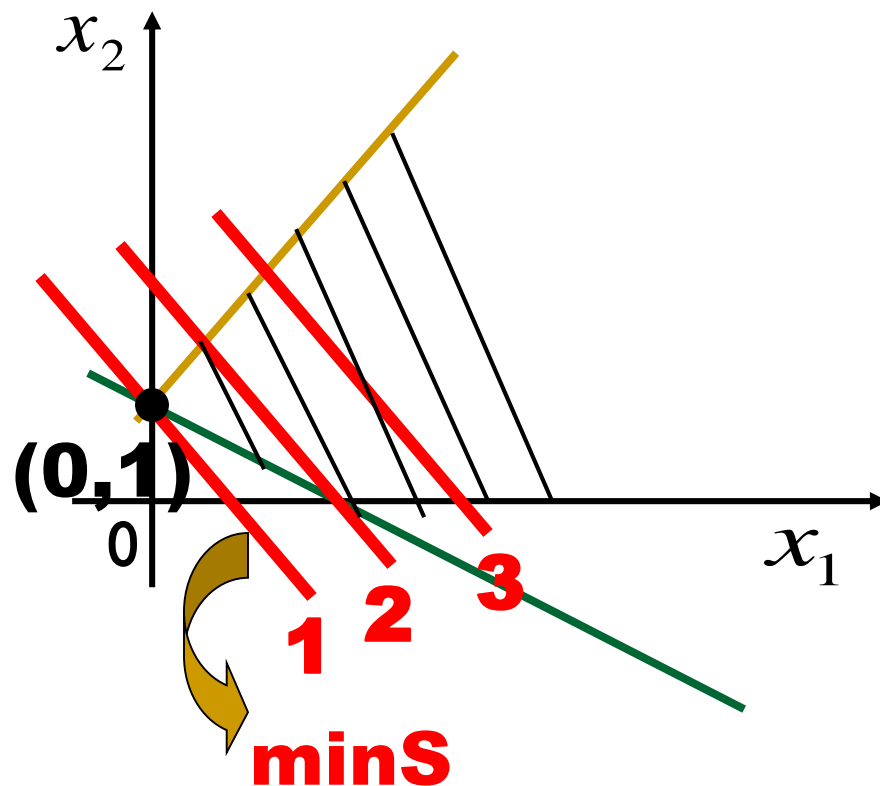
例3:

$$\begin{aligned} \min S &= x_1 + x_2 \\ \begin{cases} x_1 + 2x_2 \geq 2 \bullet \\ -x_1 + x_2 \leq 1 \bullet \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases} \end{aligned}$$

$$S = x_1 + x_2$$



$$x_2 = -x_1 + S$$



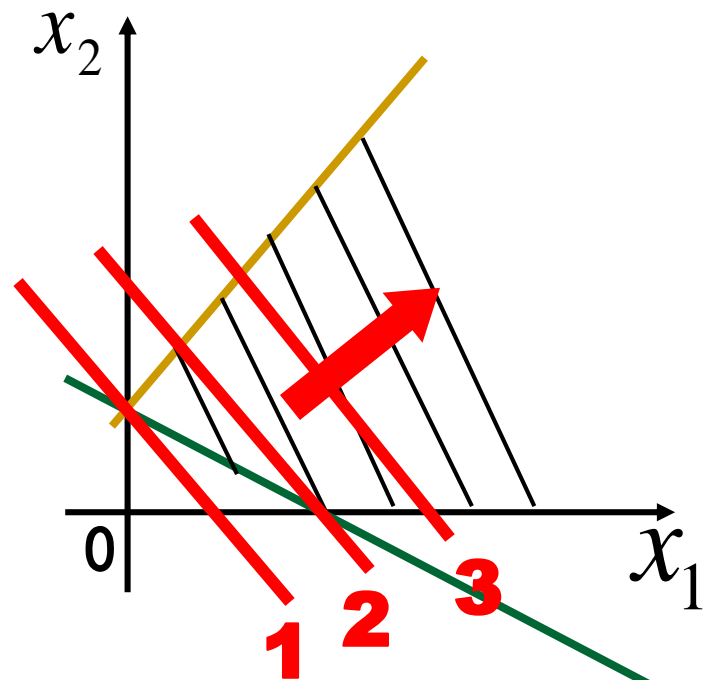
$$X^* = (0, 1)^T$$

$$S^* = 1$$

例4:

$$\max S = x_1 + x_2$$

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 \geq 2 \\ -x_1 + x_2 \leq 1 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$



例3: $\min S = x_1 + x_2$

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 \geq 2 \\ -x_1 + x_2 \leq 1 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

$$\max S = +\infty$$

称为没有有限的最优解

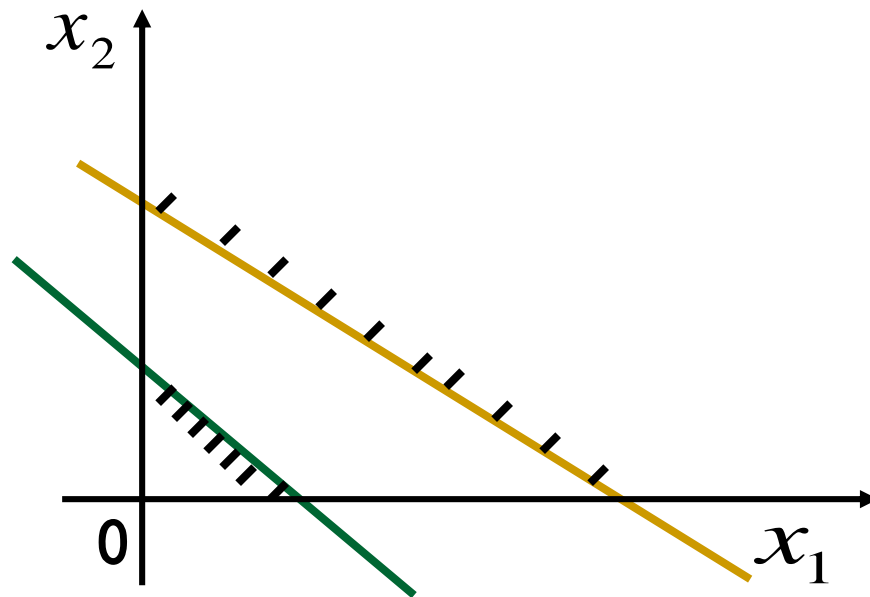
二. 线性规划问题解的几种情况：

1. 有唯一的最优解
2. 有无穷多个最优解
3. 没有有限的最优解

例5:

$$\min S = 3x_1 - 2x_2$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 \leq 1 & \bullet \\ 2x_1 + 3x_2 \geq 6 & \bullet \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$



$D =$ 空集

没有可行解,

故没有最优解。

二. 线性规划问题解的几种情况:

1. 有唯一的最优解
2. 有无穷多个最优解
3. 没有有限的最优解
4. 没有可行解，故没有最优解

用图解法求解LP问题

$$\max Z = 34x_1 + 40x_2$$

$$4x_1 + 6x_2 \leq 48$$

$$2x_1 + 2x_2 \leq 18$$

$$2x_1 + x_2 \leq 16$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$



第一章 线性规划

第三节 图解法及几何理论

✓ 图解法

✓ 线性规划问题解的几种情况

➡ 几何理论

三. 几何理论:

凸组合定义: 设 X_1, X_2, \dots, X_k 是 R^n 中已知的 k 个点, 有 $X \in R^n$

$$\exists \text{非负 } \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k, \text{ 使得 } X = \sum_{i=1}^k \lambda_i X_i, \text{ 且 } \sum_{i=1}^k \lambda_i = 1$$

则 X 是 X_1, X_2, \dots, X_k 的凸组合。

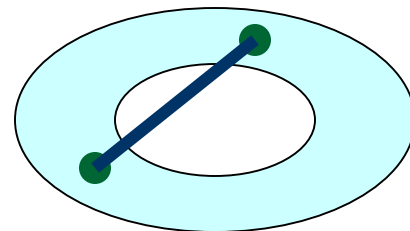
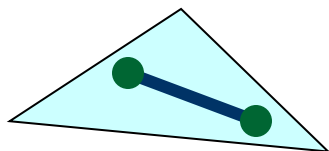
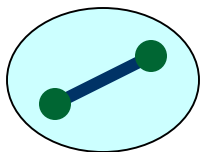
注释:

X_1 和 X_2 的凸组合的全体就是连接 X_1 和 X_2 两点的线段

凸集定义: 设点集 $D \subset R^n$. 如果对于任意两点 $X_1, X_2 \in D$, 他们的凸组合都属于 D , 则 D 称为凸集

三. 几何理论:

凸集的几何定义: 若一个集合的任意两点的连线
(直线) 仍在这个集合中, 则称
这个集合为凸集。

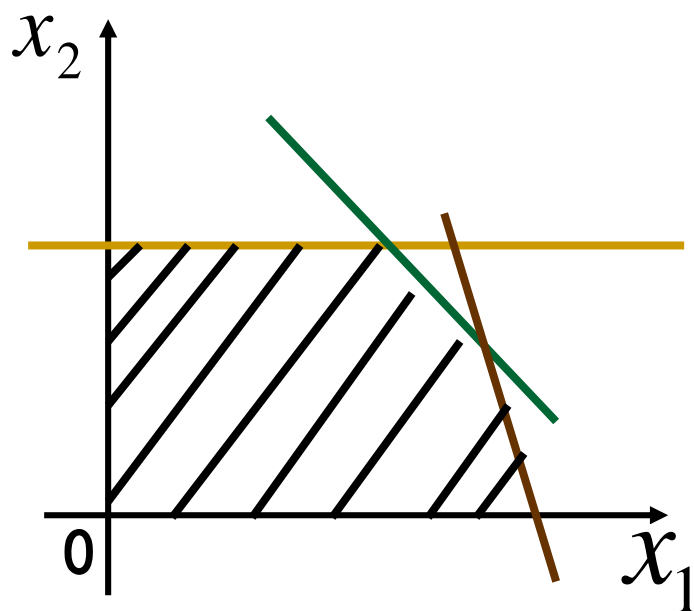


极点的定义:

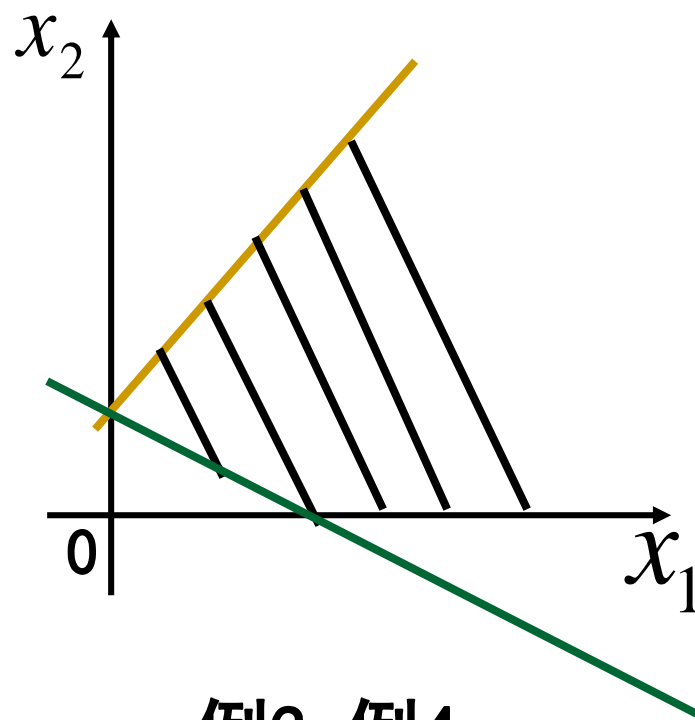
设 X 是凸集 D 中的一点, 如果 X 不能表示为 D 中两个相异点的凸组合, 则 X 为 D 的极点 (又称顶点)。

结论:

1. (LP) 的可行域是凸集。



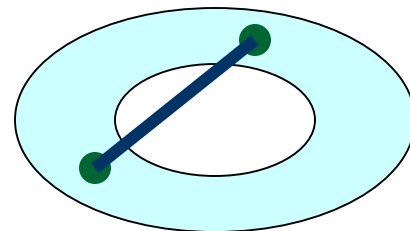
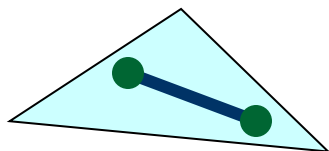
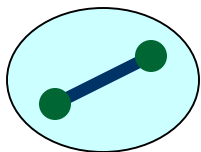
例1 例2



例3 例4

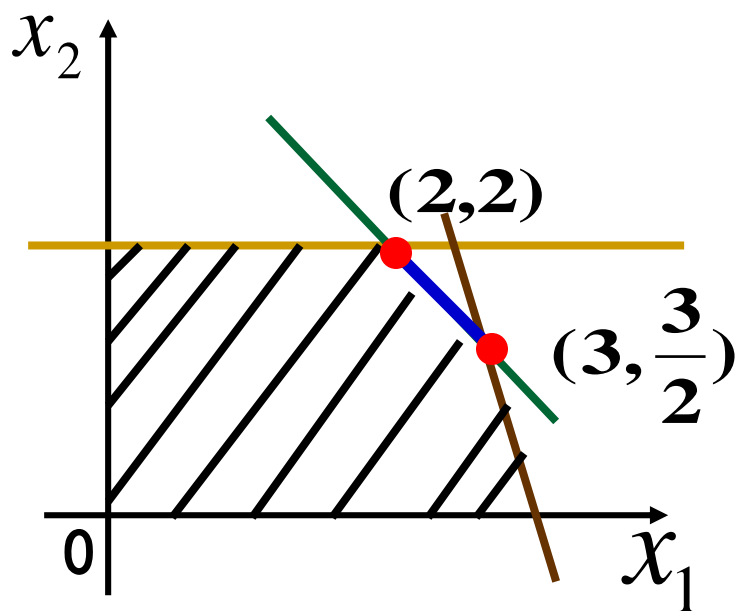
三. 几何理论:

凸集的几何定义: 若一个集合的任意两点的连线
(直线) 仍在这个集合中, 则称
这个集合为凸集。



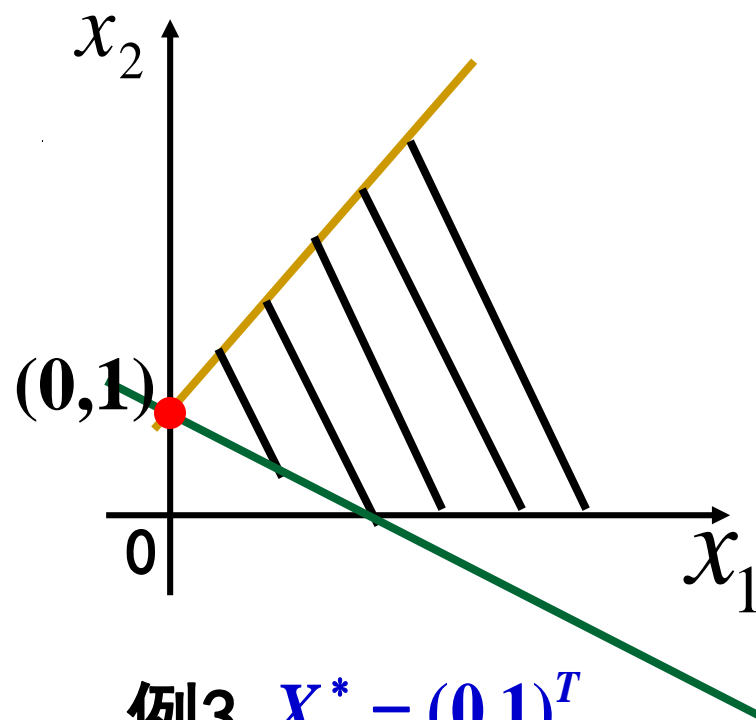
结论:

1. (LP) 的可行域是为凸集。
2. (LP) 若有有限的最优解, 则一定可以在可行域的某个顶点上达到。



例1 $X^* = (3, \frac{3}{2})^T$

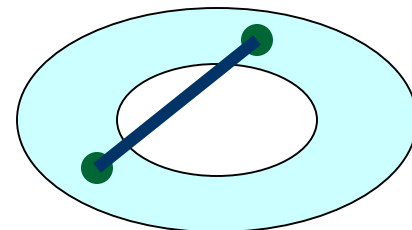
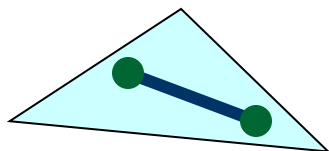
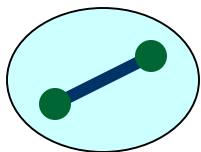
例2 X^* = 两点间线
段上所有可行解



例3 $X^* = (0, 1)^T$

三. 几何理论:

凸集的几何定义: 若一个集合的任意两点的连线
(直线) 仍在这个集合中, 则称
这个集合为凸集。



结论:

1. (LP) 的可行域是为凸集。
2. (LP) 若有有限的最优解, 则一定可以在可行域的某个顶点上达到。

定理1-3 (等价定理) (LP) 可行域的顶点等价于线性规划的基本可行解。

证明：必要性（反证法）

设 X 是可行域 D 的顶点，非零分量为前 k 个，有

$$x_1 P_1 + x_2 P_2 + \cdots + x_k P_k = b$$

P_1, P_2, \cdots, P_k 线性无关？

若 P_1, P_2, \cdots, P_k 线性相关， \exists 不全为零 $\delta_1, \delta_2, \cdots, \delta_k$,

$$\delta_1 P_1 + \delta_2 P_2 + \cdots + \delta_k P_k = 0.$$

令 $\delta = (\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_k, 0, \dots, 0)^T$, 有 $A\delta = 0$.

设 $\varepsilon = \min\{\frac{x_i}{|\delta_i|} \mid \delta_i \neq 0\}$, 构造
$$\begin{cases} X_1 = X + \varepsilon\delta \geq 0 \\ X_2 = X - \varepsilon\delta \geq 0 \end{cases}$$

得到: $X = \frac{1}{2}(X_1 + X_2)$, 与 X 是顶点 矛盾。

P_1, P_2, \dots, P_k 线性无关 \longrightarrow X 是基本可行解

引理1-1

三. 几何理论:

定理1-3 (等价定理) (LP) 可行域的顶点等价于线性规划的基本可行解。

推论:

1. 若凸集 D 非空, 则它至少有一个极点。
2. 如果一个线性规划问题有有限个最优解, 则必有一个最优解是 D 的极点。

三. 几何理论:

定理1-4 设凸集 D 非空有界, 则 $X \in D$ 的充要条件是: X 可以表示为 D 的顶点的凸组合。

定理1-5 目标函数 CX 一定可以在 (LP) 非空有界集 D 的某一顶点处达到最小。

证明: 设 X_1, X_2, \dots, X_r 是 D 的全部极点, 对于 $\forall X \in D$

$$X = \sum_{i=1}^r \lambda_i X_i, \lambda_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, r$$

$$\text{令 } CX_s = \min \{CX_i, i = 1, 2, \dots, r\},$$

$$CX = \sum_{i=1}^r \lambda_i CX_i \geq \sum_{i=1}^r \lambda_i CX_s = CX_s.$$

第一章 线性规划

第三节 图解法及几何理论

- ✓ 图解法
- ✓ 线性规划问题解的几种情况
- ✓ 几何理论

作业：第1章 5(1)(2)(6)