

The background of the slide is a photograph of the main entrance gate of Jiaotong University. The gate is a large, white, curved structure with the university's name in English, "JIAOTONG UNIVERSITY", inscribed on its upper right side. Below the gate, the Chinese characters "交通大学" are visible. To the left of the gate, there is a large, brown, textured wall with a relief sculpture. The gate is flanked by trees and a fence. The overall scene is bright and clear.

## 6-2 约束优化最优性条件

# 分离定理

## 引理6.2.1 超平面分离定理.

设 $C$ 是 $m$ 个 $n$ 维向量 $\mathbf{a}_i \in \mathbb{R}^n, i = 1, \dots, m$ 生成的集合:

$$C = \left\{ \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n \left| \mathbf{v} = \sum_{i=1}^m \lambda_i \mathbf{a}_i, \lambda_i \geq 0, i = 1, \dots, m \right. \right\}$$

如果向量 $\mathbf{g} \notin C$ ,则存在一个以 $\mathbf{d}$ 为法向量的超平面将 $C$ 与 $\mathbf{g}$ 分离, 使得:

$$\mathbf{g}^T \mathbf{d} < 0, \mathbf{a}_i^T \mathbf{d} \geq 0, i = 1, \dots, m$$

成立。

## 引理6.2.2 Farkas引理.

给定任意 $n$ 维向量 $\mathbf{a}_i \in \mathbb{R}^n, i = 1, \dots, m$ 与 $\mathbf{g}$ , 则集合:

$$\mathcal{D}_1 = \left\{ \mathbf{d} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{d}^T \mathbf{g} < 0; \mathbf{a}_i^T \mathbf{d} \geq 0, i = 1, \dots, m \right\}$$

为空集的充分必要条件为, 存在 $\lambda_i \geq 0 (i = 1, \dots, m)$ , 使得:

$$\mathbf{g} = \sum_{i=1}^m \lambda_i \mathbf{a}_i. \quad (6.2.1)$$

成立。

**证明:** 充分性 对 $\lambda_i \geq 0, i = 1, \dots, m$ , 对满足 $\mathbf{a}_i^T \mathbf{d} \geq 0, i = 1, \dots, m$ 的 $\mathbf{d}$ , 有:

## 引理6.2.2证明

证明续:

$$\mathbf{g}^T \mathbf{d} = \sum_{i=1}^m \lambda_i \mathbf{a}_i^T \mathbf{d} \geq 0$$

故 $\mathcal{D}_1$ 为空集。

**必要性** 假定 $\mathbf{g} \notin C$ , 由 $C$ 的定义以及分离定理知, 存在以 $\mathbf{d}$ 为法向量的超平面, 使得:

$$\mathbf{g}^T \mathbf{d} < 0, \mathbf{a}_i^T \mathbf{d} \geq 0, i = 1, \dots, m$$

这意味着 $\mathcal{D}_1$ 非空, 与条件矛盾, 故 $\mathbf{g} \in C$ 。 ■

# Farkas引理推论

下面的推论将Farkas引理推广至线性化可行下降方向集合。

## 推论6.2.3 Farkas引理推论.

设 $\mathbf{d}, \mathbf{g}, \mathbf{a}_i \in \mathbb{R}^n, i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}(\mathbf{x})$ , 集合:

$$\mathcal{D}_2 = \left\{ \mathbf{d} \mid \mathbf{d}^T \mathbf{g} < 0; \begin{array}{l} \mathbf{a}_i^T \mathbf{d} = 0, i \in \mathcal{E} \\ \mathbf{a}_i^T \mathbf{d} \geq 0, i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}) \end{array} \right\}$$

为空集的充分必要条件是, 存在实数 $\lambda_i (i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}(\mathbf{x}))$ 使得:

$$\mathbf{g} = \sum_{i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}(\mathbf{x})} \lambda_i \mathbf{a}_i, \lambda_i \geq 0, i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}). \quad (6.2.2)$$

成立。

## 推论6.2.3证明

**证明:** 因为 $\mathbf{a}_i^T \mathbf{d} = 0, i \in \mathcal{E}$ 可改写为:

$$\mathbf{a}_i^T \mathbf{d} \geq 0, -\mathbf{a}_i^T \mathbf{d} \geq 0, i \in \mathcal{E}.$$

由Farkas引理知, 存在 $\lambda_i^+ \geq 0, \lambda_i^- \geq 0 (i \in \mathcal{E}), \lambda_i \geq 0, (i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}))$ 使得:

$$\begin{aligned}\mathbf{g} &= \sum_{i \in \mathcal{E}} \lambda_i^+ \mathbf{a}_i - \sum_{i \in \mathcal{E}} \lambda_i^- \mathbf{a}_i + \sum_{i \in \mathcal{I}(\mathbf{x})} \lambda_i \mathbf{a}_i \\ &= \sum_{i \in \mathcal{E}} (\lambda_i^+ - \lambda_i^-) \mathbf{a}_i + \sum_{i \in \mathcal{I}(\mathbf{x})} \lambda_i \mathbf{a}_i \\ &= \sum_{i \in \mathcal{A}(\mathbf{x})} \lambda_i \mathbf{a}_i\end{aligned}$$

这里:  $\mathcal{A}(\mathbf{x}) = \mathcal{E} \cup \mathcal{I}(\mathbf{x}), \lambda_i = \lambda_i^+ - \lambda_i^-, i \in \mathcal{E}$ . ■

# KKT一阶最优性条件

## 定理6.2.4 KKT最优性.

设 $\mathbf{x}^*$ 是问题(6.1.1)的局部极小点, 设 $f(\mathbf{x}), c_i(\mathbf{x})(i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I})$ 在 $\mathbf{x}^*$ 的邻域内一阶连续可微。如果约束规范条件:

$$\mathcal{F}_S^* = \mathcal{F}_L^* \quad (6.2.3)$$

成立, 则存在 $\lambda_i^*(i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I})$ 使得:

$$\mathbf{g}^* = \nabla f(\mathbf{x}^*) = \sum_{i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*), \quad (6.2.4a)$$

$$c_i(\mathbf{x}^*) = 0, \quad i \in \mathcal{E}, \quad (6.2.4b)$$

$$c_i(\mathbf{x}^*) \geq 0, \quad i \in \mathcal{I}, \quad (6.2.4c)$$

$$\lambda_i^* \geq 0, \quad i \in \mathcal{I}, \quad (6.2.4d)$$

$$\lambda_i^* c_i(\mathbf{x}^*) = 0, \quad i \in \mathcal{I} \cup \mathcal{E}. \quad (6.2.4e)$$

## 定理6.2.4证明

**证明：** 由于 $\mathbf{x}^*$ 是局部极小点，故 $\mathbf{x}^*$ 可行，从而(6.2.4b)-(6.2.4c)成立。  
设 $\mathbf{d} \in \mathcal{F}_S^*$ , 故从几何最优性条件引理6.1.2得:

$$\mathbf{d}^T \mathbf{g}^* \geq 0, \forall \mathbf{d} \in \mathcal{F}_S^*.$$

由约束规范条件(6.2.3)有 $\mathbf{d} \in \mathcal{F}_L^*$ . 故如下方程组无解:

$$\begin{aligned}\nabla c_i(\mathbf{x}^*)^T \mathbf{d} &= 0, i \in \mathcal{E}; \\ \nabla c_i(\mathbf{x}^*)^T \mathbf{d} &\geq 0, i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}^*) \\ \mathbf{g}^{*T} \mathbf{d} &< 0\end{aligned}$$

利用Farkas引理的推论6.2.3可得，存在 $\lambda_i^* \in \mathbb{R} (i \in \mathcal{E})$ 和 $\lambda_i^* \geq 0 (i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}^*))$ 使得:

$$\mathbf{g}^* = \sum_{i \in \mathcal{E}} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*) + \sum_{i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}^*)} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*).$$



## 定理6.2.4证明

**证明续：**再令 $\lambda_i^* = 0, i \in \mathcal{I} \setminus \mathcal{I}(\mathbf{x}^*)$ , 便得

$$\begin{aligned} \mathbf{g}^* &= \sum_{i \in \mathcal{E}} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*) + \sum_{i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}^*)} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*) + \sum_{i \in \mathcal{I} \setminus \mathcal{I}(\mathbf{x}^*)} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*) \\ &= \sum_{i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*). \end{aligned}$$

显然有:  $\lambda_i^* \geq 0, \forall i \in \mathcal{I}; \lambda_i^* c_i(\mathbf{x}^*) = 0, \forall i \in \mathcal{I}$ . ■

**注意：**结论(6.2.4a)也可以由Lagrange函数来表示：

$$\nabla L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) = 0$$

其中:  $L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) - \sum_{i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}} \lambda_i c_i(\mathbf{x})$ , 称 $\lambda_i$ 为Lagrange乘子。

# KKT条件

定理6.2.4是由Kuhn和Tucker(1951)给出的，由于Karush (1939)也类似地考虑了约束优化的最优性条件，故它常称为Karush-Kuhn-Tucker定理，简称KKT定理。(6.2.4a)-(6.2.4e)称为KKT条件。

在KKT条件中：

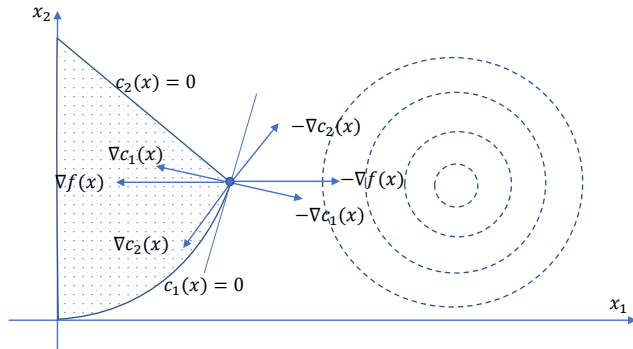
- (6.2.4a)称为驻点条件，即 $\nabla_{\mathbf{x}} L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) = 0$ 。  $(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*)$ 也称为**KKT对**；
- (6.2.4b)-(6.2.4c)称为**可行性条件**；
- (6.2.4d)称为**乘子非负条件**；
- (6.2.4e)称为**互补松弛条件**。

若正则性假设成立，则局部极小点必是KKT点；若正则性假设不成立，则局部极小点不一定是KKT点。

# 驻点条件示例

考虑以下约束优化问题:

$$\begin{cases} \min & f(x) = (x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2 \\ \text{s.t.} & c_1(x) = x_2 - x_1^2 \geq 0 \\ & c_2(x) = 2 - x_1 - x_2 \geq 0 \end{cases}$$



# 判断KKT点

例题 6.2.1 考虑以下问题:

$$\begin{cases} \min & f(x) = -3x_1^2 - x_2^2 - 2x_3^2 \\ \text{s.t.} & -x_1 + x_2 \geq 0 \\ & x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 3 \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0 \end{cases}$$

试验证:  $x^* = (1, 1, 1)$  是KKT点.

解: 令

$$c_1(x) = -x_1 + x_2 \geq 0,$$

$$c_2(x) = x_1 \geq 0,$$

$$c_3(x) = x_2 \geq 0,$$

$$c_4(x) = x_3 \geq 0,$$

$$c_5(x) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 3 = 0$$

## KKT点验证示例

在点 $\mathbf{x}^*$ 处, 不等式约束取等号的约束集:

$$\mathcal{I}(\mathbf{x}^*) = \{1\}.$$

计算:

$$\nabla f(\mathbf{x}^*) = (-6, -2, -4)^T$$

$$\nabla c_1(\mathbf{x}^*) = (-1, 1, 0)^T, \quad \nabla c_5(\mathbf{x}^*) = (2, 2, 2)^T$$

由KKT定理:

$$\begin{bmatrix} -6 \\ -2 \\ -4 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} - \mu \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

显然有 $\lambda = 2, \mu = -2$ 满足以上方程组。这里 $\lambda > 0, \lambda c_1(\mathbf{x}^*) = 0, c_i(\mathbf{x}^*) \geq 0 (i = 1, 2, 3, 4), c_5(\mathbf{x}^*) = 0$ , 故 $\mathbf{x}^*$ 为KKT点。

# 一阶最优性充分条件

## 定理6.2.5 一阶充分条件.

设 $\mathbf{x}^* \in \mathcal{D}$ , 如果 $f(\mathbf{x})$ 和 $c_i(\mathbf{x})$  ( $i = 1, \dots, m$ )都在 $\mathbf{x}^*$ 处可微, 并且有

$$\mathbf{d}^T \mathbf{g}^* > 0, \quad \forall \mathbf{d} \in \mathcal{F}_S^* \quad (6.2.5)$$

成立, 则 $\mathbf{x}^*$ 是问题(6.1.1)的一个严格局部极小点。

**证明:** 反证法 假定 $\mathbf{x}^*$ 不是严格局部极小点, 则存在 $\mathbf{x}_k \in \mathcal{D}$ 使得

$$f(\mathbf{x}_k) \leq f(\mathbf{x}^*), \quad (a)$$

且有 $\mathbf{x}_k \rightarrow \mathbf{x}^*$ ,  $\mathbf{x}_k \neq \mathbf{x}^*$  ( $k = 1, 2, \dots$ ). 不失一般性, 假定

$$\mathbf{d}_k = \frac{\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*}{\|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\|_2} \rightarrow \mathbf{d}. \quad (b)$$

## 定理6.2.5证明

令  $\mathbf{d}_k = (\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*) / \|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\|_2$ ,  $\delta_k = \|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\|_2$ . 根据序列可行方向定义即知

$$\mathbf{d} \in \mathcal{F}_S^*. \quad (\text{c})$$

由(a)-(b)得:

$$f(\mathbf{x}_k) = f(\mathbf{x}^*) + \delta_k \mathbf{d}_k^T \nabla f(\mathbf{x}^*) + o(\delta_k^2).$$

两边同除以  $\delta_k$ , 取极限, 得:

$$\mathbf{d}^T \nabla f(\mathbf{x}^*) \leq 0, \quad (\text{d})$$

从而(c)-(d)与(6.2.5)相矛盾。 ■

## 二阶条件讨论

在可行点  $\mathbf{x}^* \in \mathcal{D}$  处:

- 情形1: 对于所有  $\mathbf{d} \in \mathcal{F}_S^*$ , 满足  $\mathbf{g}^{*T} \mathbf{d} > 0$ , 由一阶充分条件知,  $\mathbf{x}^*$  是一个严格局部极小点;
- 情形2: 若存在  $\mathbf{d} \in \mathcal{F}_S^*$ , 满足  $\mathbf{g}^{*T} \mathbf{d} < 0$ , 由一阶必要条件,  $\mathbf{x}^*$  不是局部极小点。
- 情形3: 对于  $\mathbf{g}^{*T} \mathbf{d} = 0$  无法判断  $\mathbf{x}^*$  是否为最优解。

在KKT点  $\mathbf{x}^*$  处, 由可行性条件有:

$$\mathbf{g}^{*T} \mathbf{d} = \sum_{i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*)^T \mathbf{d} \geq 0, \quad \mathbf{d} \in \mathcal{F}_L^*$$

由于  $\mathcal{F}_S^* \subseteq \mathcal{F}_L^*$ , 只需考虑符合  $\mathbf{g}^{*T} \mathbf{d} = 0, \mathbf{d} \in \mathcal{F}_L^*$  的  $\mathbf{d}$ 。



## 二阶条件讨论

### 定义6.2.1 线性化零约束方向集合.

设 $\mathbf{x}^*$ 为问题(6.1.1)的KKT点,  $\lambda^*$ 为对应的Lagrange乘子, 在 $\mathbf{x}^*$ 处定义 $\mathcal{F}_L^*$ 的子集为:

$$Q_L^* = \left\{ \mathbf{d} \mid \mathbf{d} \in \mathcal{F}_L^*; \text{且} \nabla c_i(\mathbf{x}^*)^T \mathbf{d} = 0, \lambda_i^* > 0, \forall i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}^*) \right\}. \quad (6.2.6)$$

注意对不起作用约束, 有:

$$\lambda_i^* = 0, i \in \mathcal{I} \setminus \mathcal{I}^*$$

由KKT条件得:

$$\mathbf{g}^{*T} \mathbf{d} = \sum_{i \in \mathcal{E} \cup \mathcal{I}} \lambda_i^* \nabla c_i(\mathbf{x}^*)^T \mathbf{d} = 0, \mathbf{d} \in Q_L^*.$$

## 二阶条件讨论

类似地，可以定义序列可行方向集的子集：

### 定义6.2.2 序列零约束方向.

设 $\mathbf{x}^*$ 为问题(6.1.1)的KKT点， $\lambda^*$ 为对应的Lagrange乘子，存在可行点序列 $\{\mathbf{x}_k\}$ ， $\mathbf{x}_k \rightarrow \mathbf{x}^*$ ， $\mathbf{x}_k \neq \mathbf{x}^*$ ； $\mathbf{x}_k = \mathbf{x}^* + \alpha_k \mathbf{d}_k$ 满足：

$$\begin{aligned} c_i(\mathbf{x}_k) &\geq 0, \quad \lambda_i^* = 0, \quad i \in \mathcal{I}^*, \\ c_i(\mathbf{x}_k) &= 0, \quad \lambda_i^* > 0, \quad i \in \mathcal{I}^*, \\ c_i(\mathbf{x}_k) &= 0, \quad i \in \mathcal{E} \end{aligned} \tag{6.2.7}$$

且 $\alpha_k \rightarrow 0$ ， $\mathbf{d}_k \rightarrow \mathbf{d}$ ，称 $\mathbf{d}$ 为 $\mathbf{x}^*$ 处的**序列零约束可行方向**。所有这样的方向 $\mathbf{d}$ 构成的集合记为： $Q_S^*$ 。

和 $\mathcal{F}_S^* \subseteq \mathcal{F}_L^*$ 关系一样，显然有： $Q_S^* \subseteq Q_L^*$ 。

## 二阶必要条件

### 定义6.2.3.

二阶约束规范条件定义为:

$$Q_S^* = Q_L^*. \quad (6.2.8)$$

### 定理6.2.6 二阶必要性条件.

设 $\mathbf{x}^*$ 是问题(6.1.1)的局部极小点, 在 $\mathbf{x}^*$ 处正则性假设成立, 从而存在Lagrange乘子 $\boldsymbol{\lambda}^*$ , 使得KKT条件满足。若对该乘子 $\boldsymbol{\lambda}^*$ 有二阶约束规范条件(6.2.8)成立, 则:

$$\mathbf{d}^T \nabla_{\mathbf{x}\mathbf{x}}^2 L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) \mathbf{d} \geq 0, \quad \forall \mathbf{d} \in Q_L^*. \quad (6.2.9)$$

其中: 拉格朗日函数关于 $\mathbf{x}$ 的二阶导数矩阵:

$$\nabla_{\mathbf{x}\mathbf{x}}^2 L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) = \nabla^2 f(\mathbf{x}^*) - \sum_{i=1}^m \lambda_i^* \nabla^2 c_i(\mathbf{x}^*).$$

## 定理6.2.6证明

**证明:** 设 $\mathbf{d} \in Q_L^*$ , 则 $\mathbf{d} \in Q_S^*$ , 于是存在点列 $\{\mathbf{x}_k\}$ , 满足:

$$\mathbf{x}_k = \mathbf{x}^* + \alpha_k \mathbf{d}_k, \quad \alpha_k \rightarrow 0, \quad \mathbf{d}_k \rightarrow \mathbf{d}.$$

由 $Q_S^*$ 的定义知:

$$L(\mathbf{x}_k, \boldsymbol{\lambda}^*) = f(\mathbf{x}_k) - \boldsymbol{\lambda}^{*T} \mathbf{c}(\mathbf{x}_k) = f(\mathbf{x}_k)$$

另一方面, 由KKT条件:

$$\begin{aligned} L(\mathbf{x}_k, \boldsymbol{\lambda}^*) &= L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) + \alpha_k \nabla_{\mathbf{x}} L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*)^T \mathbf{d}_k + \frac{1}{2} \alpha_k^2 \mathbf{d}_k^T \nabla_{\mathbf{x}\mathbf{x}}^2 L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) \mathbf{d}_k + o(\alpha_k^2) \\ &= f(\mathbf{x}^*) + \frac{1}{2} \alpha_k^2 \mathbf{d}_k^T \nabla_{\mathbf{x}\mathbf{x}}^2 L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) \mathbf{d}_k + o(\alpha_k^2) \end{aligned}$$

## 定理6.2.6证明

**证明续:** 因为 $\mathbf{x}^*$ 为局部最优解, 当 $k$ 充分大时, 有:

$$f(\mathbf{x}_k) \geq f(\mathbf{x}^*).$$

由以上两个表达式可得:

$$\mathbf{d}_k^T \nabla_{\mathbf{x}\mathbf{x}}^2 L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) \mathbf{d}_k + o(1) \geq 0$$

当 $k \rightarrow \infty$ 时, 则有:

$$\mathbf{d}^T \nabla_{\mathbf{x}\mathbf{x}}^2 L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) \mathbf{d} \geq 0, \forall \mathbf{d} \in Q_L^*$$



## 二阶充分条件

### 定理6.2.7 二阶充分性条件.

设 $\mathbf{x}^*$ 是问题(6.1.1)一个KKT点,  $\lambda^*$ 是相应的Lagrange乘子。若

$$\mathbf{d}^T \nabla_{xx}^2 L(\mathbf{x}^*, \lambda^*) \mathbf{d} > 0, \quad \forall \mathbf{d} \in Q_L^*, \mathbf{d} \neq 0, \quad (6.2.10)$$

则 $\mathbf{x}^*$ 是问题(6.1.1)的严格局部极小点。

**证明:** 假定 $\mathbf{x}^*$ 不是严格局部最优解, 则存在可行点列 $\{\mathbf{x}_k\}$ ,  $\mathbf{x}_k \rightarrow \mathbf{x}^*$ , 使得:  $f(\mathbf{x}_k) \leq f(\mathbf{x}^*)$ , 记:  $\mathbf{x}_k = \mathbf{x}^* + \alpha_k \mathbf{d}_k$ . 当 $k \rightarrow \infty$ 时,  $\alpha_k \rightarrow 0$ 。不失一般性, 假定:

$$\frac{\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*}{\|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\|_2} \rightarrow \mathbf{d}$$

## 定理6.2.7证明

证明续：因为  $\mathbf{d} \in \mathcal{F}_S^*$ , 有：

$$\mathbf{d}^T \mathbf{g}^* \leq 0 \quad (\text{a})$$

又由于  $\mathcal{F}_S^* \subseteq \mathcal{F}_L^*$ , 知：

$$\mathbf{d}^T \mathbf{g}^* = \sum_{i=1}^m \lambda_i^* \mathbf{d}^T \nabla c_i(\mathbf{x}^*) \geq 0 \quad (\text{b})$$

由(a)(b)得：

$$\mathbf{d}^T \mathbf{g}^* = 0; \lambda_i^* \mathbf{d}^T \nabla c_i(\mathbf{x}^*) = 0, \forall i \in \mathcal{I}(\mathbf{x}^*) \quad (\text{c})$$

由  $\mathbf{d} \in \mathcal{F}_S^*$  与(c)知：  $\mathbf{d} \in Q_L^*$ 。

## 定理6.2.7证明

证明续：由 $f(\mathbf{x}^*) \geq f(\mathbf{x}_k)$ 知：

$$L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) \geq L(\mathbf{x}_k, \boldsymbol{\lambda}^*) = L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) + \frac{1}{2} \delta_k^2 \mathbf{d}_k^T \nabla_{\mathbf{x}\mathbf{x}}^2 L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) \mathbf{d}_k + o(\delta_k^2)$$

其中： $\delta_k = \|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\|_2$ .

当 $k \rightarrow \infty$ , 于是有：

$$\mathbf{d}^T \nabla_{\mathbf{x}\mathbf{x}}^2 L(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*) \mathbf{d} \leq 0,$$

与定理条件矛盾，故 $\mathbf{x}^*$ 为严格局部极小点。 ■



# 判断约束优化极小点

例6.2.2 求以下问题:

$$\begin{cases} \min & f(\mathbf{x}) = 4x_1 - 3x_2 \\ \text{s.t.} & 4 - x_1 - x_2 \geq 0 \\ & x_2 + 7 \geq 0 \\ & -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1 \geq 0 \end{cases}$$

的KKT点, 并判断其是否为最优解。

**解:** 该问题的拉格朗日函数为:

$$\begin{aligned} L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) &= f(\mathbf{x}) - \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{c}(\mathbf{x}) \\ &= 4x_1 - 3x_2 - \lambda_1(4 - x_1 - x_2) \\ &\quad - \lambda_2(x_2 + 7) - \lambda_3(-(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1) \end{aligned}$$

# 判断约束优化极小点

解续：KKT条件为：

$$\begin{cases} \frac{\partial L}{\partial x_1} = 4 + \lambda_1 + 2\lambda_3(x_1 - 3) = 0 \\ \frac{\partial L}{\partial x_2} = -3 + \lambda_1 - \lambda_2 - \lambda_3 = 0 \\ 4 - x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_2 + 7 \geq 0 \\ -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1 \geq 0 \\ \lambda_1(4 - x_1 - x_2) = \lambda_2(x_2 + 7) = \lambda_3(-(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1) = 0 \\ \lambda_i \geq 0, i = 1, 2, 3 \end{cases}$$

解方程组得KKT点为：

$$\mathbf{x}^* = (1, 3)^T, \boldsymbol{\lambda}^* = (\frac{16}{3}, 0, \frac{7}{3})$$

注意：  $Q_L^* = \emptyset$ ，则由二阶判断条件知该点为严格局部极小点。