

# Kuhn-Tucker定理

➤ 若 $\mathbf{x}^*$ 是局部极小点，起作用约束的 $\nabla g_j(\mathbf{x}^*)$ 线性无关（约束规格），则下列条件成立：

Kuhn-Tucker条件

$$\left\{ \begin{array}{l} \nabla f(\mathbf{x}^*) - \sum_{j=1}^l \mu_j^* \nabla g_j(\mathbf{x}^*) = \mathbf{0} \\ \mu_j^* g_j(\mathbf{x}^*) = 0 \quad j = 1, 2, \dots, l \\ \mu_j^* \geq 0 \quad j = 1, 2, \dots, l \end{array} \right.$$

Karush(1939) Kuhn-Tucker (1951)

# 约束规格(constraint qualification)

- Kuhn-Tucker点：可行解中满足KT条件的点。
- 约束规格：是保证极小值为KT点的前提条件。
- 约束规格有多种情形，例如Fritz John条件中的 $\mu_0 > 0$ 。
- 正则条件：起作用约束 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x}^*)$ 线性无关。
- 正则KT点：以正则条件为规格约束的KT点。
- 由于正则条件是最常见的KT条件规格约束，所以无特殊说明时，KT点都是指正则KT点。

# 正则点的性质

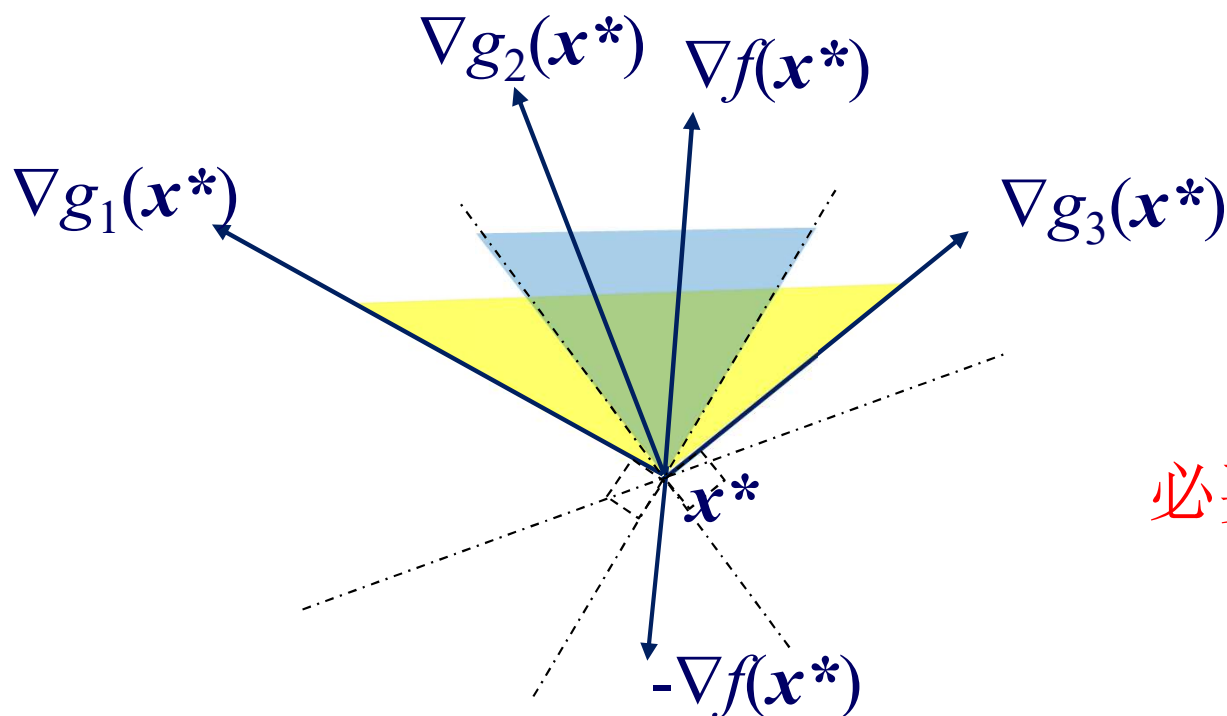
- 正则条件：起作用约束 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x}^\#)$ 线性无关。
- 正则点：满足正则条件的点。
- 正则点的性质
  - 1、正则点一定存在可行方向 $\mathbf{p}$ ，满足 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})^T \mathbf{p} > 0$ 。
  - 2、正则点对应的 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})$ 必严格分布在某一超平面的同一侧（不包括超平面）。
  - 3、有可行方向的点不一定是正则点。  
（所有 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})^T \mathbf{p} \geq 0$ 时， $\mathbf{p}$ 仍可能是可行方向）。

$$g(\mathbf{x} + \lambda \mathbf{p}) = g(\mathbf{x}) + \lambda \nabla g(\mathbf{x})^T \mathbf{p} + \frac{1}{2} \lambda^2 \mathbf{p}^T \nabla^2 g(\mathbf{x}) \mathbf{p} + O(\lambda^2)$$

# KT条件的几何意义

$$\nabla f(\mathbf{x}^*) = \sum_{j=1}^l \mu_j^* \nabla g_j(\mathbf{x}^*) \in \left\{ \sum_{j=1}^l \mu_j \nabla g_j(\mathbf{x}^*) \mid \mu_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, l \right\} \quad \text{闭锥包}$$

锥组合



必要不充分条件

# 锥、凸锥与锥包

■ 锥:  $\forall \mathbf{x} \in C$  和  $\mu \geq 0$ , 均有  $\mu \mathbf{x} \in C$ , 则集合  $C$  称为锥。

■ 锥组合  $\sum_{j=1}^l \mu_j \mathbf{x}_j \quad \mu_j \geq 0 \quad \mathbf{x}_j \in C$  的非负线性组合

■ 凸锥:  $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in C$  和  $\mu_1, \mu_2 \geq 0$ , 均有  $\mu_1 \mathbf{x}_1 + \mu_2 \mathbf{x}_2 \in C$

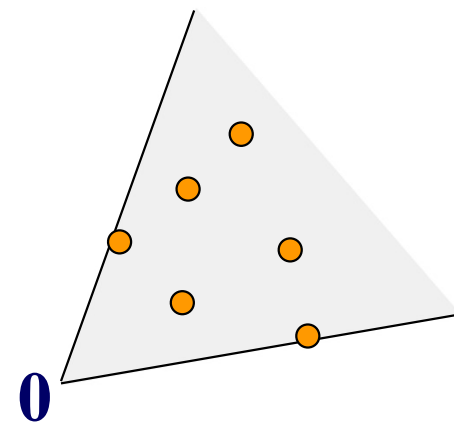
➤ 性质1: 凸锥既是凸集又是锥。

➤ 性质2: 凸锥中任意有限个元素的锥组合仍在凸锥中  
(凸锥判定的充要条件)

■ 集合  $C$  的锥包: 集合  $C$  中所有锥组合的集合

$$\left\{ \sum_{j=1}^l \mu_j \mathbf{x}_j \mid \mathbf{x}_j \in C, \mu_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, l \right\}$$

包含了  $C$  的最小凸锥。



# Kuhn-Tucker条件的使用

$$\nabla f(\mathbf{x}^\#) - \sum_{j=1}^l \mu_j^\# \nabla g_j(\mathbf{x}^\#) = \mathbf{0}$$

$$\mu_j^\# g_j(\mathbf{x}^\#) = 0$$

$$\mu_j^\# \geq 0$$

$$j = 1, 2, \dots, l$$

1、实际应用KT条件时，无需事先检验 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x}^\#)$ 是否线性无关，此时可找到**所有**对应 $\mu_0 > 0$ 的Fritz John点，包括 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x}^\#)$ 线性相关的情况。所以应用KT条件时，可以得到不满足正则条件的KT点（ $\mu_0 > 0$ ）。

2、如果 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x}^\#)$ 正线性相关时，KT条件不能找到所有的极小值点，所以KT条件**并不是所有极小值点的必要条件**。

# 孤立点举例

孤点  
 $x^*=0$

非驻点孤点1

$$\begin{aligned} f_1(\mathbf{x}) &= x_1 \\ \text{s.t. } x_2 &\geq x_1^2 \\ x_2 &\leq 0 \end{aligned}$$

非驻点孤点2

$$\begin{aligned} f_2(\mathbf{x}) &= x_2 \\ \text{s.t. } x_2 &\geq x_1^2 \\ x_2 &\leq 0 \end{aligned}$$

驻点孤点

$$\begin{aligned} f_3(\mathbf{x}) &= x_1^2 + x_2^2 \\ \text{s.t. } x_2 &\geq x_1^2 \\ x_2 &\leq 0 \end{aligned}$$

$$g_1(\mathbf{X}) = -x_1^2 + x_2$$

$$g_2(\mathbf{X}) = -x_2$$

$$f_1(\mathbf{X}) = x_1$$

$$f_2(\mathbf{X}) = x_2$$

$$f_3(\mathbf{X}) = x_1^2 + x_2^2$$

$$\nabla g_1(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} -2x_1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\nabla g_2(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\nabla f_1(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\nabla f_2(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\nabla f_3(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 2x_1 \\ 2x_2 \end{bmatrix}$$

在 $x^*=0$ 正线性相关

无解

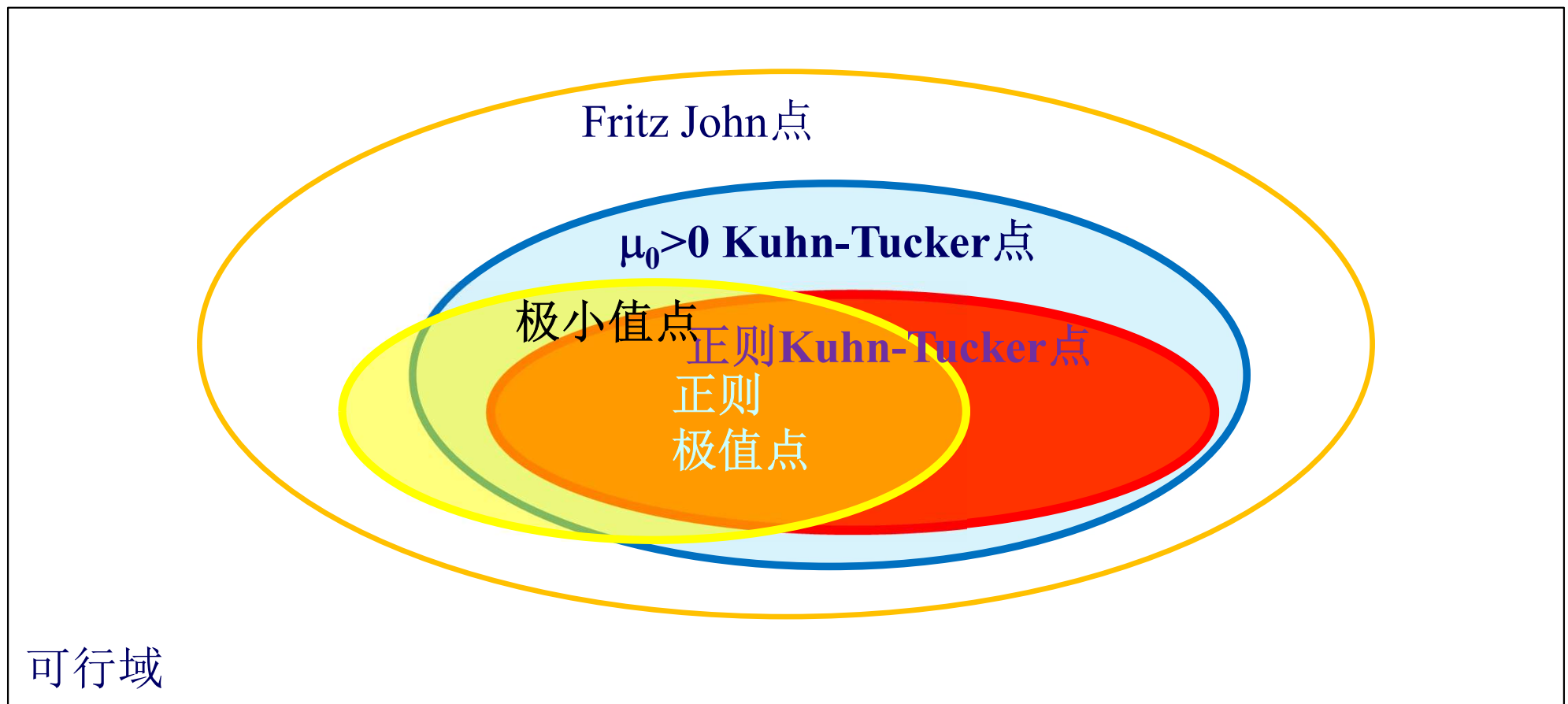
无穷多个非负解  
满足 $\mu_1 - \mu_2 = 1$

无穷多个非负解  
满足 $\mu_1 = \mu_2$   
包括 $\mu_1 = 0, \mu_2 = 0$

Kuhn-Tucker条件:

$$\mu_1 \nabla g_1(\mathbf{0}) + \mu_2 \nabla g_2(\mathbf{0}) = \mu_1 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} + \mu_2 \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \end{bmatrix} = \nabla f(\mathbf{0})$$

# 不同点集的关系



问题：KT条件会丢失哪些极小值点？



# FJ点与KT点关系

1、 $\mu_0=0$ （缺 $f(\mathbf{x})$ 信息）

$\Rightarrow \nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})$ 正线性相关

$\Rightarrow$ 不存在所有 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})^T \mathbf{p} > 0$ 的可行方向

1.1、无可行方向：**孤立点**（有部分也同时是**KT点**）

1.2、若存在可行方向 $\mathbf{p}$ ，则所有 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})^T \mathbf{p} \geq 0$ ，若 $\mathbf{x}$ 是极值点，此时 $\nabla f(\mathbf{x})^T \mathbf{p} \geq 0$ ，可在2.1.1情形中找到等价**KT点**解。

$$\mu_0 \nabla f(\mathbf{x}^\#)^T \mathbf{p} - \sum_{j \in J} \mu_j \nabla g_j(\mathbf{x}^\#)^T \mathbf{p} = 0$$

2、 $\mu_0 > 0$ ：**KT点**

2.1、 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})$ 线性相关：**非正则KT点**

2.1.1  $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})$ 正线性相关：同 $\mu_0=0$ 分析。

2.1.2  $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})$ 其他线性相关：存在**约束冗余**，可将冗余约束 $j$ 按不起作用约束对待，即 $\mu_j=0$ ，约简为 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})$ 线性无关。

2.2、 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})$ 线性无关：**正则KT点**

# 结论

- 1、**KT**点仅丢失了部分孤立极小值点。
- 2、正则**KT**点丢失了 $\nabla g_{j \in J}(\mathbf{x})$ 线性相关部分的极小值点。
- 3、**KT**条件可找到少数孤点外的所有极小点外。
- 4、**KT**定理仅可找到正则**KT**点，是正则极小点的必要条件。