



西安交通大学  
XI'AN JIAOTONG UNIVERSITY

Systems Engineering Institute  
Ministry of Education Key Lab for Intelligent Networks and Network Security

# 非线性规划概述 Nonlinear Programming

电信学院·自动化科学与技术系  
系统工程研究所  
吴江

# Outline

- ▶ 非线性规划问题
- ▶ 非线性规划的基本概念
- ▶ 非线性规划问题的一般求解框架

# 非线性规划问题

$$\begin{array}{ll}\min & z = f(x) \\ s.t. & x \in D, D \subset R^n\end{array}$$

$$\begin{array}{ll}\min & z = f(x) \\ s.t. & A^{(1)}x \leq b^{(1)} \\ & A^{(2)}x = b^{(2)}\end{array}$$

$$\begin{array}{ll}\min & z = f(x) \\ s.t. & A^{(1)}x = b^{(1)} \\ & x_j \in I\end{array}$$

$$\begin{array}{ll}\min & z = f(x) \\ s.t. & g_i(x) \leq 0 \\ & h_j(x) = 0\end{array}$$

$f(x), g_i(x), h_j(x)$ 至少有一个是非线性函数

# 例：曲线的最优拟合

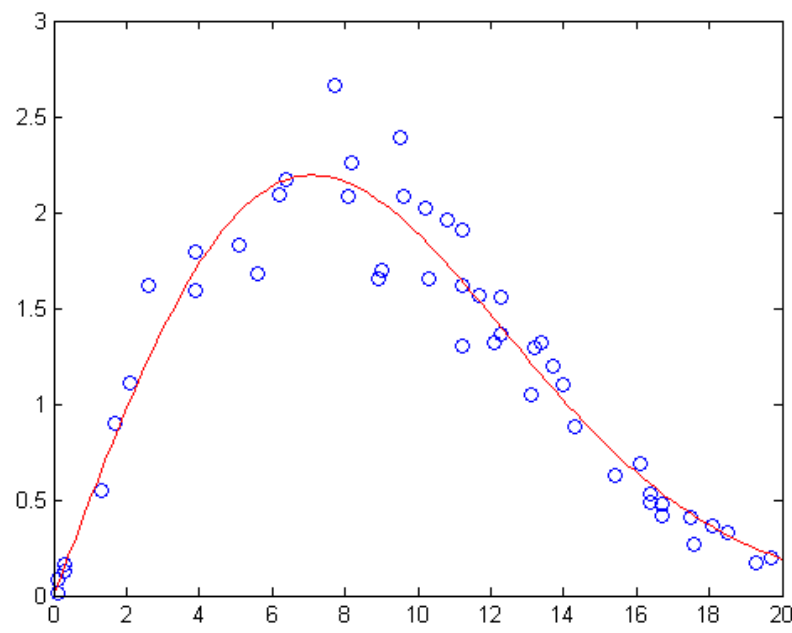
- 理论分析表明，物理量 $y$ 与另外 $n$ 个物理量 $x_1, \dots, x_n$ 之间具有如下函数关系：

$$y = g(x_1, x_2, \dots, x_n; c_1, c_2, \dots, c_k)$$

- 其中 $c_1, \dots, c_k$ 为 $k$ 个未知物理常数或参数。现在为了获得完整的上述函数关系，进行了 $m$ 次实验，得到以下观测结果：

$$(x_1^{(i)}, x_2^{(i)}, \dots, x_n^{(i)}) \rightarrow y^{(i)}, i = 1, 2, \dots, m$$

- 问题：如何由上述实验结果确定出 $c_1, \dots, c_k$ 的最优估计？



# 非线性规划：例子

$$y = g(x_1, x_2, \dots, x_n; c_1, c_2, \dots, c_k); (x_1^{(i)}, x_2^{(i)}, \dots, x_n^{(i)}) \rightarrow y^{(i)}; i = 1, 2, \dots, m$$

模型一  $\left\{ \begin{array}{l} \min_{c_1, c_2, \dots, c_k} \left\{ \max_{1 \leq i \leq m} |y^{(i)} - g(x_1^{(i)}, x_2^{(i)}, \dots, x_n^{(i)}; c_1, c_2, \dots, c_k)| \right\} \\ s.t. \quad (c_1, c_2, \dots, c_k) \in D \end{array} \right.$  **是否容易求解？**

参数允许取值范围、  
参数的自然约束

模型二(模型一的转化)

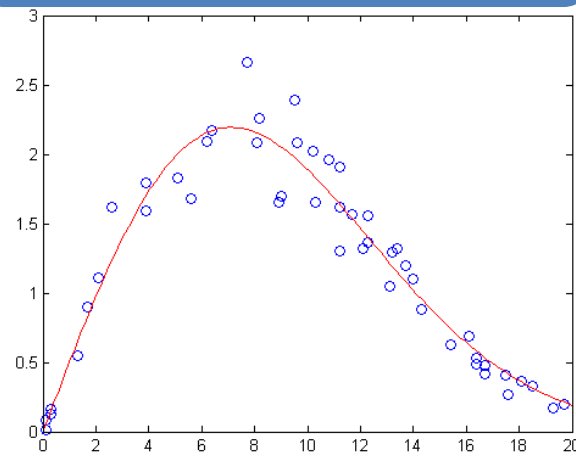
$$\left\{ \begin{array}{l} \min_{c_1, c_2, \dots, c_k, \varepsilon} \varepsilon \\ s.t. \quad |y^{(i)} - g(x_1^{(i)}, x_2^{(i)}, \dots, x_n^{(i)}; c_1, c_2, \dots, c_k)| \leq \varepsilon; \\ i = 1, 2, \dots, m \\ (c_1, c_2, \dots, c_k) \in D \end{array} \right.$$

**目标函数与约束  
的灵活建模**

$$\left\{ \begin{array}{l} \min_{c_1, c_2, \dots, c_k} \sum_{i=1}^m \left( y^{(i)} - g(x_1^{(i)}, x_2^{(i)}, \dots, x_n^{(i)}; c_1, c_2, \dots, c_k) \right)^2 \\ s.t. \quad (c_1, c_2, \dots, c_k) \in D \end{array} \right.$$

模型三

**应用最广泛的  
最小二乘模型**



# 非线性规划的基本概念

$$\min \quad z = f(x)$$

目标函数

$$s.t \quad x \in D, D \subset R^n$$

可行域

无约束优化



$$\min \quad z = f(x)$$

$$s.t \quad x \in R^n$$

约束优化



$$\min \quad z = f(x)$$

$$s.t \quad x \in D, D \subset R^n$$

完整形式:  
(NLP)

$$\begin{aligned} \min \quad & z = f(x) \\ s.t. \quad & g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, p \\ & h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, q \\ & x \in R \end{aligned}$$

# 定义一

- ▶ 定义1: 对于(NLP), 若  $x^* \in D$ , 满足

$$\forall x \in D \Rightarrow f(x^*) \leq f(x)$$

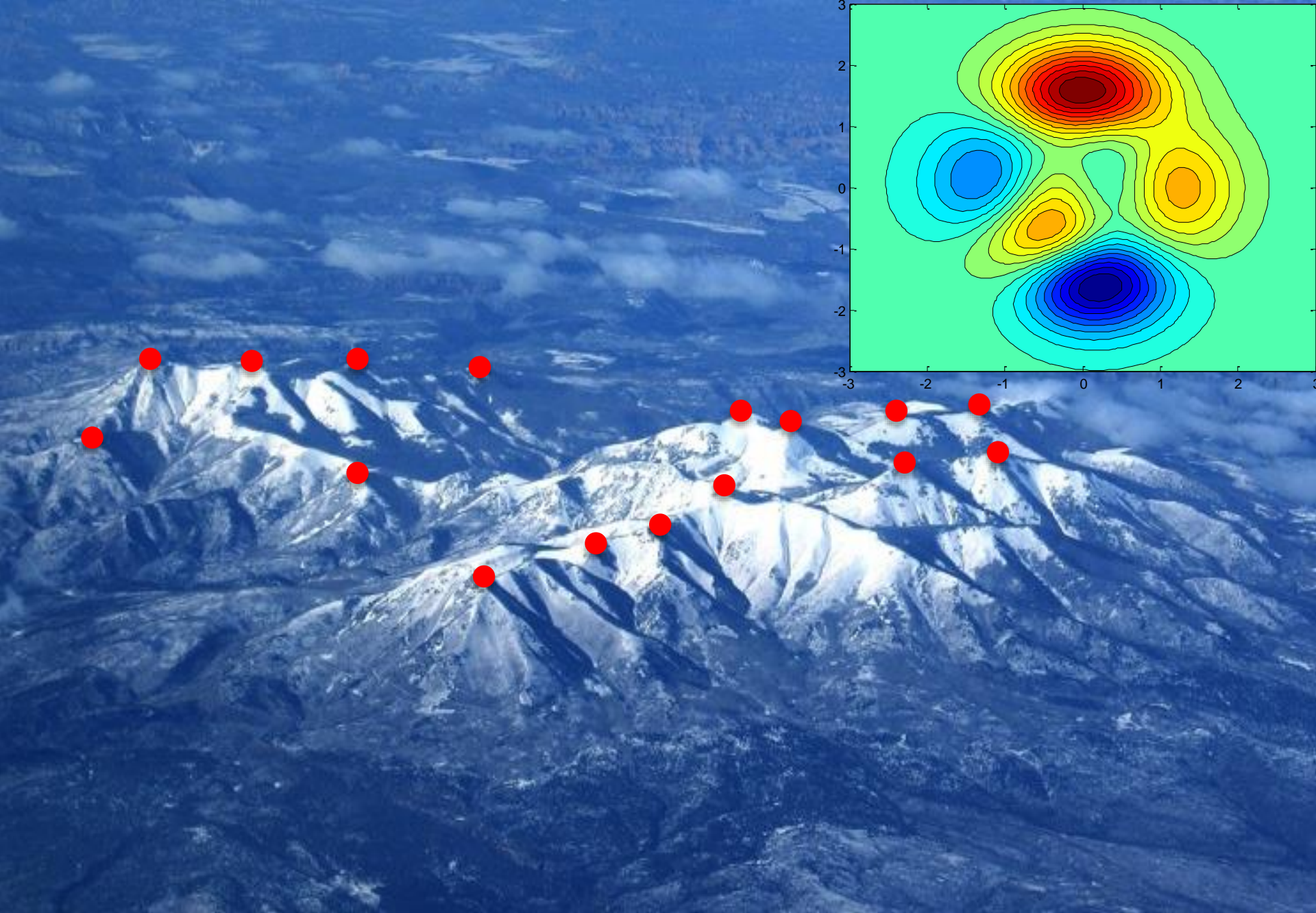
则称 $x^*$ 是该(NLP)的一个全局最优解. 并称 $f(x^*)$ 为该(NLP)问题的全局最优值.

- ▶ 定义2: 对于(NLP), 若  $x^* \in D$ , 且存在 $\delta > 0$ 使得:

$$\forall x \in D, \|x - x^*\| < \delta \Rightarrow f(x^*) \leq f(x)$$

则称 $x^*$ 是该(NLP)的一个局部极优解. 并称 $f(x^*)$ 为该(NLP)问题的局部极优值.







# 非线性规划问题的求解

## 无约束优化

Euler, 1755

$$\min f(x_1, \dots, x_n)$$

$$\nabla f(\mathbf{x}) = 0$$

## 约束优化

Lagrange, 1797

$$\min f(x_1, \dots, x_n)$$

$$\text{s.t. } g_k(x_1, \dots, x_n) = 0 \quad k = 1, \dots, m$$

求解非线性方程组

$\approx$

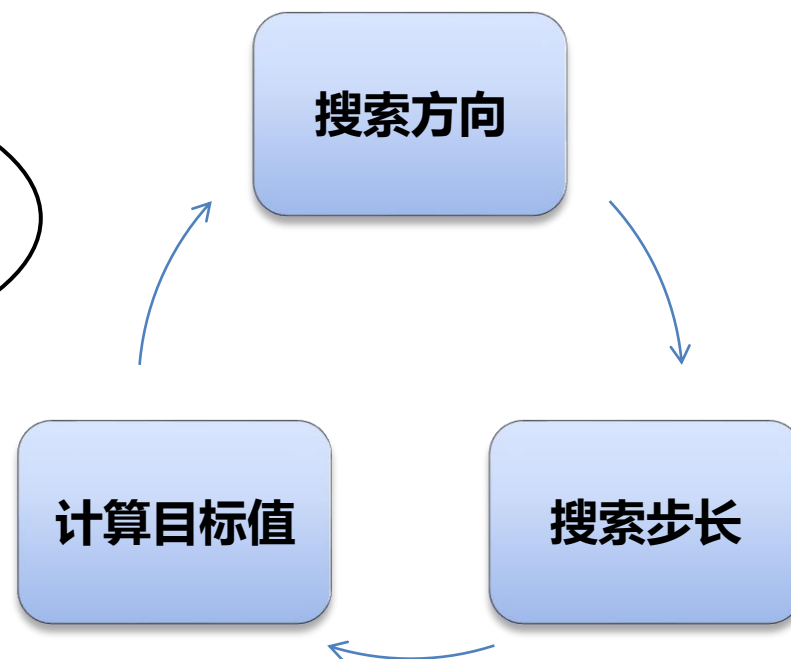
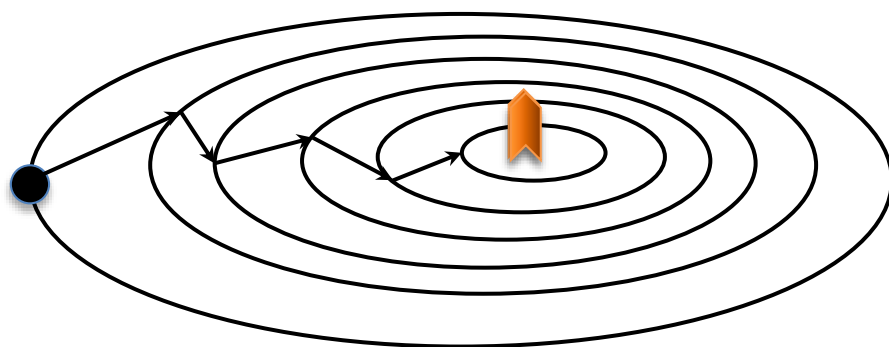
求解非线性规划

# 求解非线性规划问题的一般框架

## ——瞎子爬山法



华罗庚



# 求解非线性规划问题的一般框架

步骤	内容
1	产生初始点: $x^0 \in D$ 或 $x^0 \in R^n, k = 0$
2	由 $x^k$ 产生 $x^{k+1}, k \rightarrow k+1$ 一般 $x^{k+1} = x^k + t_k p^k$ 构造 $p^k$ ( <b>搜索方向</b> ) 确定恰当的 $t_k$ ( <b>一维搜索</b> )
3	判断 $x^k$ 是否可接受, 是 $\rightarrow$ 停 否 $\rightarrow$ 2

大部分算法讨论的核心问题

## 定义二

- ▶ 定义3:  $f : R^n \rightarrow R, \bar{x} \in R^n, p \in R^n, p \neq 0$ . 若存在  $\delta > 0$  使  $\forall t \in (0, \delta)$  有  $f(\bar{x} + tp) < f(\bar{x})$ , 则向量  $p$  是  $f(x)$  在  $\bar{x}$  的下降方向.
- ▶ 定义4: 对于一个NLP问题, 设  $D$  为其可行域.  $\bar{x} \in D$ , 且  $p \in R^n, p \neq 0$ . 若存在  $t > 0$  使得  $\bar{x} + tp \in D$ . 则  $p$  是点  $\bar{x}$  的一个可行方向.
- ▶ 定义5: 对于一个NLP问题, 设  $D$  为其可行域.  $\bar{x} \in D$ , 且  $p \in R^n, p \neq 0$ . 若存在  $\delta > 0$  使得  $\forall t \in [0, \delta], \bar{x} + tp \in D$  则  $p$  是点  $\bar{x}$  的一个可行下降方向.

一般算法构造的搜索方向是一个  
可行下降方向

# 问题

- ▶ (局部)最优解具有那些性质?怎样判定?
- ▶ 什么样的全局性质可以使得寻找全局最优解比较容易?
- ▶ 怎样构造(可行的)下降方向?
- ▶ 怎样确定步长?
- ▶ 怎样确定初始点?
- ▶ 算法的终止准则?