



中南大學
CENTRAL SOUTH UNIVERSITY



最优化技术原理及应用

王冰川

bingcwang@csu.edu.cn

<https://intleo.csu.edu.cn/index.html>

中南大学自动化学院



关于老师



中南大学
CENTRAL SOUTH UNIVERSITY

基本信息

姓名：王冰川

邮箱：bingcwang@csu.edu.cn

研究方向：系统建模与优化，演化计算，电池管理系统

课题组

目前在王勇教授领衔的中南大学智能学习与优化实验室工作 <https://intleo.csu.edu.cn/>



主页

团队

出版物

项目

新闻

联系我们

中文

English

欢迎来到中南大学智能学习与优化实验室

实验室简介

智能学习和智能优化是人工智能的两大主题。中南大学智能学习与优化实验室的主要研究方向是：智能学习（以神经网络、深度学习为代表），智能优化（以进化算法为代表），以及智能学习与智能优化的深度融合，并且以汽车轻量化设计、多模态小样本数据认知、锂离子电池设计、医疗大数据、智能机器人、智能调度、智能系统研发等为背景，形成了基础理论、算法设计与实际工程应用相结合的整体研究思路。实验室目前包括四名教师（两名教授均为国家级青年...

查看更多





关于你们



中南大學
CENTRAL SOUTH UNIVERSITY

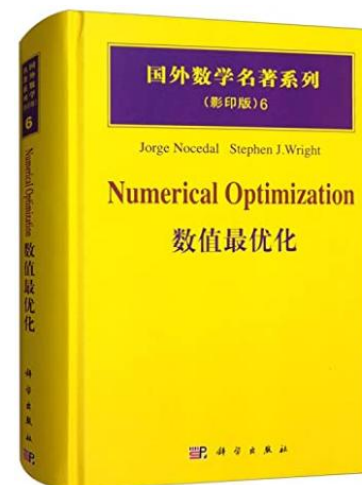
为什么选修这门课？

现阶段对最优化的理解是什么？



课程主要内容

- 第1章 概述
- 第2章 无约束优化基础
- 第3章 线搜索方法
- 第4章 信赖域方法
- 第5章 共轭梯度法
- 第6章 齐次牛顿法

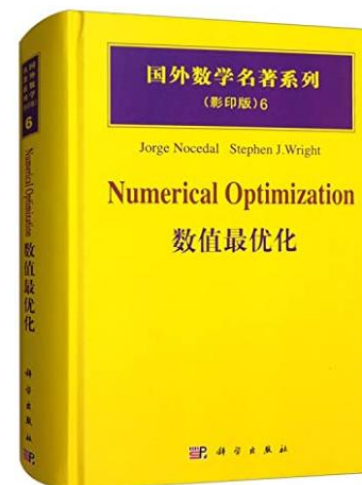


主要参考书目



课程主要内容

- 第7章 大规模无约束优化
- 第8章 最小二乘问题及方法
- 第9章 非线性方程组
- 第10章 约束优化
- 第11章 非线性约束优化方法
- 第12章 二次规划

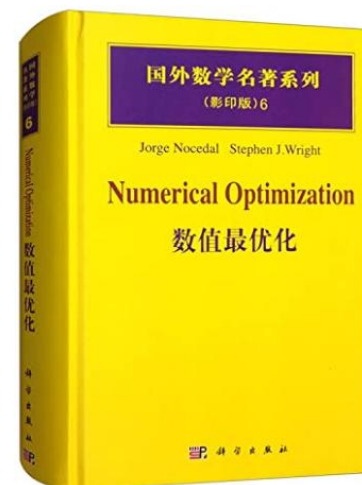


主要参考书目



课程主要内容

- 第13章 惩罚和增广拉格朗日方法
- 第14章 序列二次规划
- 第15章 内点法
- 第16章 智能优化方法



主要参考书目



考核方式	考核内容	成绩比例 (%)
考勤	课堂考勤	20%
报告	分组报告	20%
期末考试	课堂所学知识	60%

- 课堂考勤以提问为主
- 报告分组暂定5人或者3人一组，讲解一篇主题相符的论文或者课程设计
- 期末考试（闭卷）



冯康（1920年9月9日－1993年8月17日），浙江绍兴人，出生于江苏省南京市，数学家、中国[有限元法](#)创始人、[计算数学](#)研究的奠基人和开拓者，[中国科学院院士](#)，[中国科学院计算中心](#)创始人、研究员、博士生导师。

1944年冯康毕业于[国立中央大学](#)；1945年在[复旦大学](#)数学物理系担任助教；1946年到清华大学任物理系助教；1951年转任数学系助教；1951年调到[中国科学院数学研究所](#)，担任助理研究员，后在苏联斯捷克洛夫数学研究所进修；1957年调入中国科学院计算技术研究所；

1965年发表了名为《基于变分原理的差分格式》的论文，这篇论文被国际学术界视为中国独立发展“[有限元法](#)”的重要里程碑；1978年起任中国科学院计算中心主任；1980年当选为中国科学院院士；

1997年冯康的“哈密尔顿系统辛几何算法”获得国家自然科学奖一等奖





中南大學
CENTRAL SOUTH UNIVERSITY



概述

参考中国科学院大学Xiao Wang老师PPT内容

主要内容

1 数学描述

2 例子

3 分类

4 凸性 (convexity)

5 优化算法

6 参考资料



主要内容

1 数学描述

2 例子

3 分类

4 凸性 (convexity)

5 优化算法

6 参考资料





- 从数学上来说，优化是在受约束条件下，最大化/最小化目标函数
- 方便起见，数学符号定义如下：
 - x 表示由变量组成的一组向量，也被称作未知量/参数
 - f 表示目标函数，我们主要考虑单目标优化
 - c_i 代表第 i 个约束函数，可以是不等式/等式约束
- 优化通常被称为数学规划（Mathematical Programming）



➤ 一般来说，一个优化问题可以描述成如下标准形式：

$$\begin{aligned} & \min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x) \\ & \text{subject to} \quad c_i = 0, i \in \{1, \dots, p\} \\ & \quad \quad \quad c_i \geq 0, i \in \{p + 1, \dots, q\} \end{aligned}$$

➤ p 是等式约束的个数， q 是约束条件的个数

主要内容

1 数学描述

2 例子

3 分类

4 凸性 (convexity)

5 优化算法

6 参考资料





例子



某化工公司有2个工厂 F_1, F_2 和十几个零售网点 R_1, R_2, \dots, R_{12} 。每个工厂 F_i 每周生产某种化工产品 α_i 吨。已知每个零售店 R_j 的对该产品的每周需求量为 b_j 吨。将一种产品从工厂 F_i 运送到零售店 R_j 的成本为 c_{ij} 。确定有多少产品从每个工厂运送到每个销售点，以满足所有要求并最小化成本。



例子



$$\min \sum_{ij} c_{ij} x_{ij}$$

$$\text{subject to } \sum_{j=1}^{12} x_{ij} \leq \alpha_i, i = 1, 2$$

$$\sum_{i=1}^2 x_{ij} \geq b_j, j = 1, \dots, 12$$

$$x_{ij} \geq 0, i = 1, 2, j = 1, \dots, 12$$

一个典型的线性规划问题

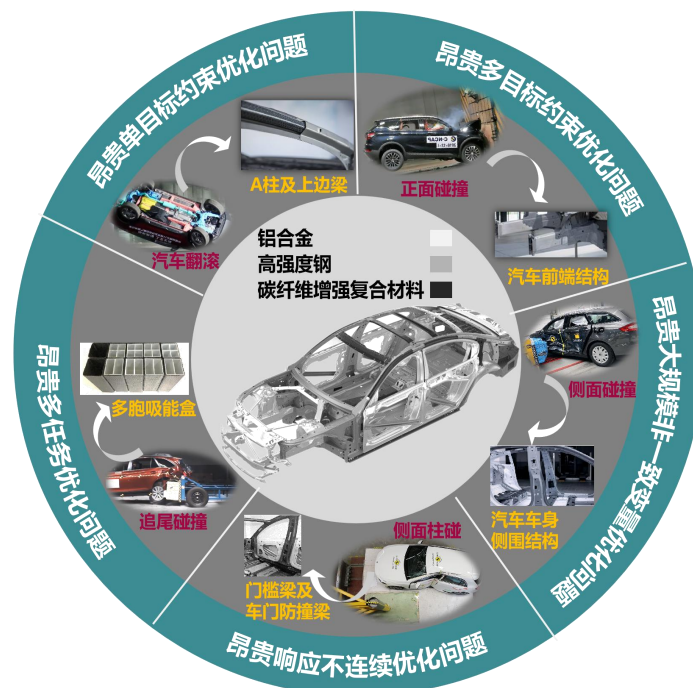
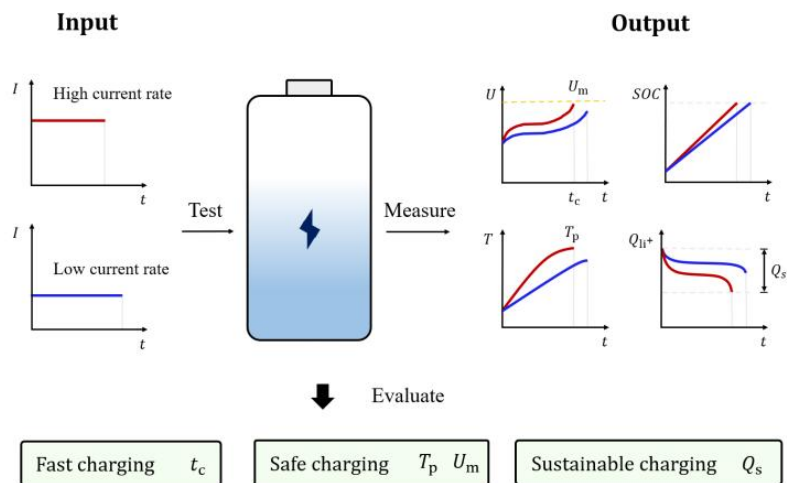


例子



中南大學
CENTRAL SOUTH UNIVERSITY

- 锂离子电池充电优化
- 锂离子电池参数估计
- 汽车轻量化



主要内容

1 数学描述

2 例子

3 分类

4 凸性 (convexity)

5 优化算法

6 参考资料





根据目标函数和约束条件的性质（线性/非线性、凸/非凸）、变量规模（大/小）、函数的平滑度（可微/不可微）等等，优化问题可以进行如下分类：

- 连续优化/不连续优化
- 约束优化/无约束优化
- 随机优化/确定性优化
- 凸优化/非凸优化
- 单目标优化/多目标优化
- 。 。 。

主要内容

1 数学描述

2 例子

3 分类

4 凸性 (convexity)

5 优化算法

6 参考资料



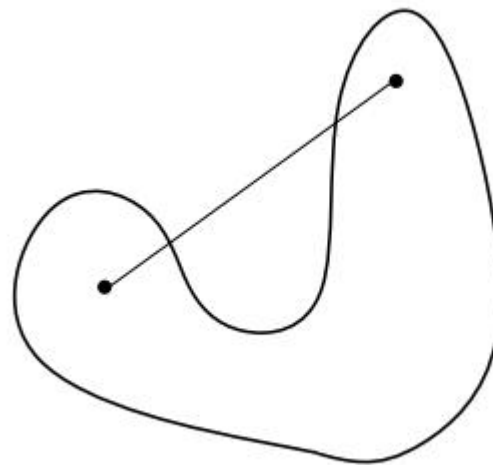
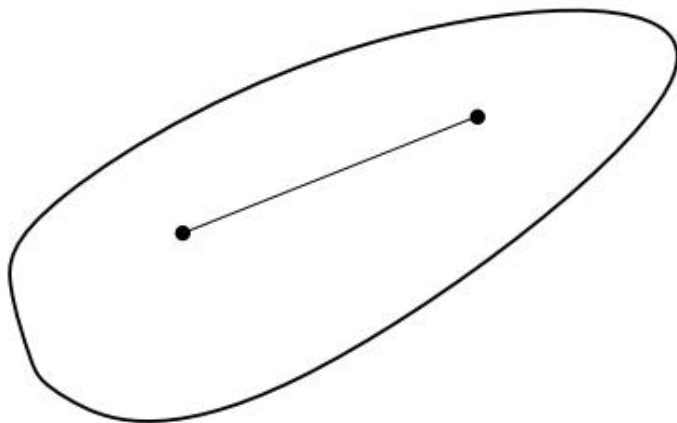


凸性



中南大學
CENTRAL SOUTH UNIVERSITY

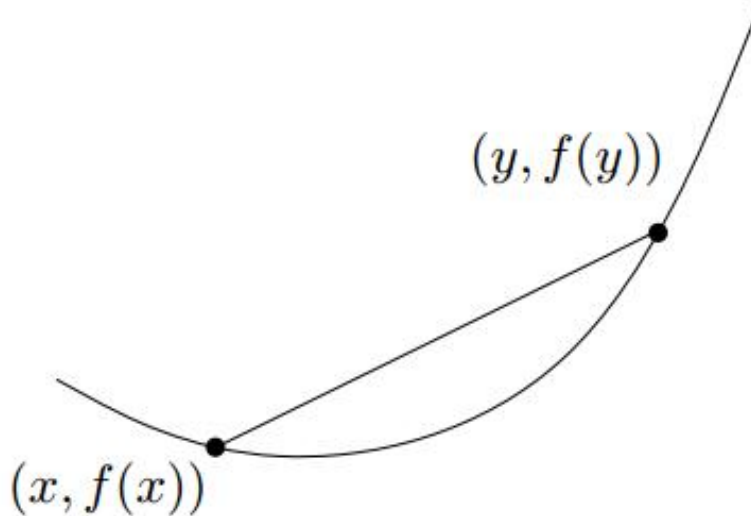
凸集合: $S \in \mathbb{R}^n$, 集合中任意两个元素 $x \in S, y \in S$ 满足 $\alpha x + (1 - \alpha)y \in S$, 其中 $\alpha \in [0, 1]$





凸函数： $f: S \in \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, f 是凸函数的充要条件：

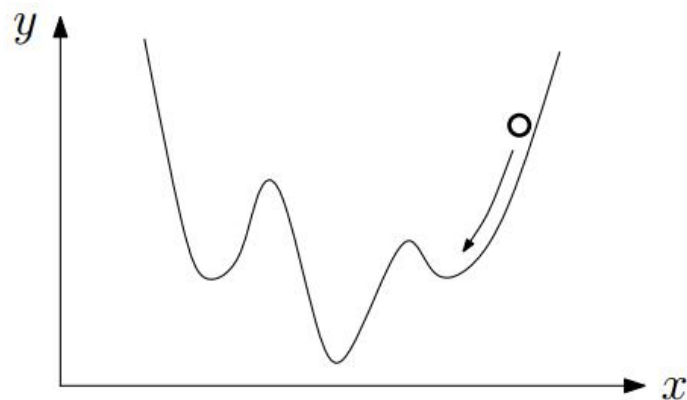
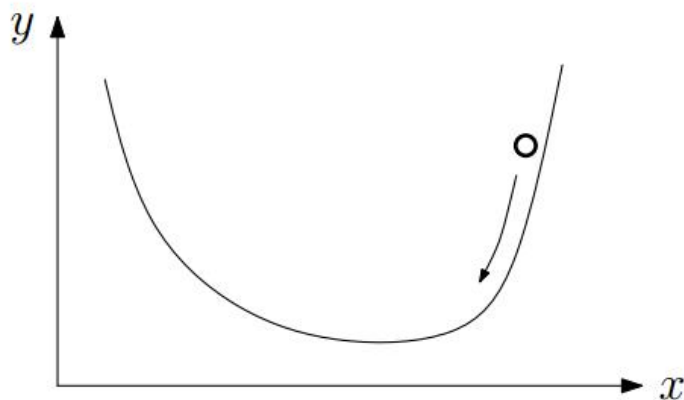
$$\forall x, y \in S, \alpha \in [0, 1], f(\alpha x + (1 - \alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y)$$



严格凸函数、凹函数



凸优化问题：可行域为凸集合(Ω)，目标函数为凸函数的优化问题



凸优化问题的局部最优就是全局最优解



x^* 是凸优化问题的局部最优, 则对于可行域内的任意一个解 y , 有 $f(y) \geq f(x^*)$:

- 由于局部最优性, $z \in \Omega \cap \aleph, f(z) \geq f(x^*)$;
- 由于可行域的凸性, x 和 y 的连线也在可行域内;
- 在 $\Omega \cap \aleph$ 中的连线上选择一个不等于 x^* 的解: $z = \alpha y + (1 - \alpha)x^*$
- 凸函数性质: $f(z) \leq \alpha f(y) + (1 - \alpha)f(x^*) = f(x^*) + \alpha(f(y) - f(x^*))$
- 因为 $f(z) \geq f(x^*)$, 所以 $\alpha(f(y) - f(x^*)) \geq 0$, 即 $f(y) - f(x^*)$

主要内容

1 数学描述

2 例子

3 分类

4 凸性 (convexity)

5 优化算法

6 参考资料





- 数值优化算法是一类迭代算法，给定初始解 x ，进行一系列迭代，最终得到满意的解：

$$x_k \rightarrow x_{k+1}, k = 1, 2, \dots$$

- 不同优化算法的主要区别在于如何进行迭代，也就是产生下一个解
- 迭代过程中使用的信息： $f(x_k)$ 和 $c_i(x_k)$ ，或者其一阶/二阶导数信息
- 有些算法会用到之前的累计信息（CMAES）



数值优化算法的评价指标

- **鲁棒性**：对一类问题有效，对有噪声扰动的问题有效
- **复杂度**：时间复杂度/空间复杂度
- **精度**：准确性

这些评价指标冲突：例如 收敛速度和存储需求之间、鲁棒性和速度之间的权衡，这些都是数值优化的核心问题

主要内容

1 数学描述

2 例子

3 分类

4 凸性 (convexity)

5 优化算法

6 参考资料





- Jorge Nocedal and Stephen J. Wright, Numerical Optimization, second edition, Springer, 2006.
- Stephen Boyd and Lieven Vandenberghe, Convex Optimization, Cambridge University Press, 2004.
- <https://www.syscop.de/teaching/ws2022/numerical-optimization>