

BCD&ADMM 收敛理论

罗自炎

zyluo@bjtu.edu.cn

AI4M优化方向暑期班 北京大学 2024.7

数学与统计学院 SCHOOL OF MATHEMATICS AND STATISTICS



课程参考资料

- 刘浩洋、户将、李勇锋、文再文、**最优化:建模、 算法与理论**、高教出版社,2020
- Jérôme Bolte, Shoham Sabach, Marc Teboulle, Proximal alternating linearized minimization for nonconvex and nonsmooth problems, *Math. Program., Ser. A* (2014) 146:459-494
- Maryam Fazel, Ting Kei Pong, Defeng Sun, and Paul Tseng, Hankel matrix rank minimization with applications to system identification and realization, *SIAM J. Matrix Anal. Appl.* 34 (2013) 946-977





Lecture 1: 最优化简介



最优化的定义

O: 什么是最优化?

A1: 在所有可能中挑选最好的【通俗解释】



Operations Research:

The Science of Better

Better Choices, Better Life



最优化问题无处不在!

✓ 早在18世纪,著名数学家欧拉曾说:"宇宙万物无不与最小化或者最大化原理有关系."





✓ 最优化具有基础性、实用性,一直为学术界和实际部门所重视.

经济金融:最大利润、最小风险

交通运输:列车运行图、物流

信息科学:数据挖掘、图像处理

生命科学: DNA 序列、蛋白质折叠

工程力学:最大载重、最优结构

军事国防:排兵布阵、后勤保障

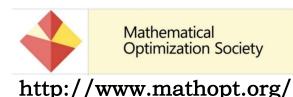
任何决策问题都是 最优化问题!

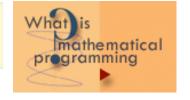


最优化的定义

Q: 什么是最优化?

A2: 根据国际数学优化学会(MOS)定义,最优化问题是指在一定约束条件下极大化或极小化某一实值函数的问题,其变量可能是实值的或整数的.

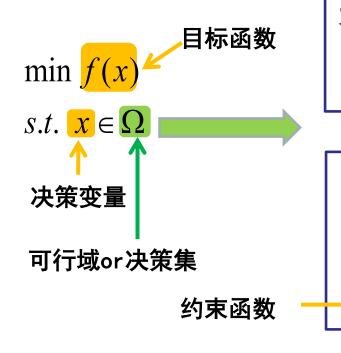




In a mathematical optimization (or programming) problem, one seeks to minimize or maximize a real function of real or integer variables, subject to constraints on the variables.



最优化的数学模型



无约束优化

$$\min_{x \in R^n} f(x)$$

约束优化

$$\min f(x)$$

s.t.
$$c_i(x) \ge 0$$
, $i \in I$

$$c_j(x) = 0, \quad j \in \varepsilon$$



最优解概念

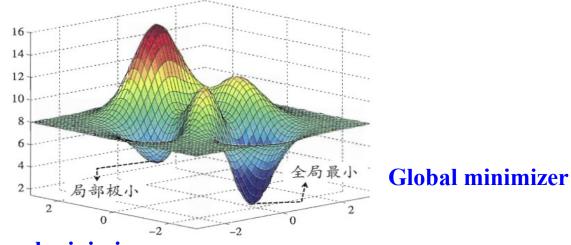
■ 全局最优解: 设f(x)为目标函数, Ω 为可行域, $x^* \in \Omega$. 若 $\forall x \in \Omega$,有 $f(x) \geq f(x^*)$,则称 x^* 为极小化问题 $\min_{x \in \Omega} f(x)$ 的全局最优解,记为 $x^* \in \operatorname{argmin}\{f(x): x \in \Omega\}$.

the argument of minimum

- ✓ 全局最优解也称为整体最优解,英文为 Global optimal solution
- 局部最优解: 设f(x)为目标函数, Ω 为可行域, $x^* \in \Omega$. 若存在正实数 $\varepsilon > 0$ 与 x^* 的邻域 $N_{\varepsilon}(x^*) \coloneqq \{x: ||x-x^*|| < \varepsilon\}$,使得 $\forall x \in \Omega \cap N_{\varepsilon}(x^*)$,有 $f(x) \geq f(x^*)$,则称 x^* 为极小化问题 $\min_{x \in \Omega} f(x)$ 的一个局部最优解;若 $\forall x \in \Omega \cap N_{\varepsilon}(x^*)$ 且 $x \neq x^*$,有 $f(x) > f(x^*)$,则称 x^* 为极小化问题 $\min_{x \in \Omega} f(x)$ 的一个严格局部最优解.
 - ✓ 局部最优解英文为Local optimal solution



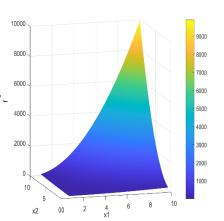
最优解概念



Local minimizer

最优值概念

- □ 若优化问题存在最优解,则该优化问题的目标函数在最优解处的取值称为最优值,相应的优化问题为最优值可达(attainable)。
- 口 若目标函数在可行域有下界,但无最优解,则称目标函数在可行域上的下确界为优化问题的最优值,此时最优值不可达。例如: $f(x) = x_1^2 + (1 x_1 x_2)^2$ 的最优值为0,但只有在 $x_1 = x_2^{-1} \mathbf{L} x_2 \to \infty$ 时才能达到。鉴于此,我们将最优值记为 $f^* = \inf_{x \in \Gamma} f(x)$





最优化主要研究内容

□ 理论:

- 一阶/二阶最 优性条件
- 对偶理论
- 鞍点问题
- 灵敏度分析
- 复杂性

□ 算法:

- 最速下降方法
- 共轭梯度方法
- 牛顿方法
- 拟牛顿方法
- 罚函数方法
- 复合优化算法

□ 应用:

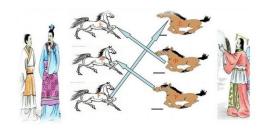
- 建立模型
- 理论分析
- 编程计算
- 解决实际问题



优化思想起源

□ 公元前340年田忌赛马: "今以君之下驷与彼 上驷,取君上驷与彼中驷,取君中驷与彼下驷"

- 《史记一高祖本纪》中有一段话: "夫运筹 策帷帐之中,决胜于千里之外,吾不如子房"
- □ 18世纪Euler, Lagrange等对与力学相关的极值 问题或变分问题统一处理方法的研究









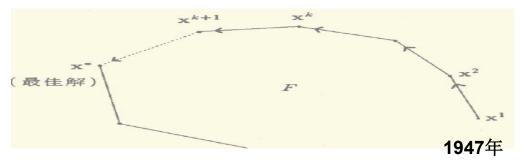




线性规划与单纯形方法



George Dantzig 1914.11.8--2005.5.13

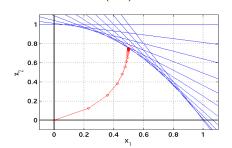


- 线性规划之父
- 师从著名统计学家Jerzy Neyman

一个人的潜能是难以预料的,成功的障碍往往来自于心理 上的畏难情绪;一定要相信自己,保持积极的态度。

最优化的发展

- 线性整数规划: Dantzig, Fulkerson和Johnson在1950年研究旅行商问题; Gomory提出的割平面方法则奠定了现代整数规划算法的基础.
- 非线性规划: 1939年 Karush, 1951年Kuhn&Tucker提出了约束最优化问题必要条件—KKT条件、标志着现代非线性规划理论研究的开端.
- 计算复杂性: 1970年, Victor Klee与George Minty给出实例证明了单纯形方法不是多项式时间的,而是指数级 $O(2^n)$
 - ◆ 椭球法---L.G.Khachian 1979 *O*(*n*⁶*L*²)
 - ♦ 内点法---Karmarkar 1984 $O(n^{3.5}L^2)$
 - ◆ Nesterov和Nemirovski等推广到 凸优化问题(90年代).





最优化的发展

- 向量优化
- 互补与均衡问题
- 组合优化
- 半定规划
- 鲁棒优化

- 随机优化
- 稀疏优化
- 统计优化
- 张量与多项式优化
- 非光滑优化



■ 稀疏性: 是指蕴含在高维数据中可降维或可压缩的结构特征.

元素稀疏性

$$x = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ -2 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

向量 ℓ_0 范数: $||x||_0 = 2$

组稀疏性

$$X = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 3 & \cdots & n \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ & \vdots & & & \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -2 & 5 & \cdots & 1 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ & \vdots & & \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

矩阵 $\ell_{q,0}$ 范数: $||X||_{q,0} = 2$

矩阵低秩性

$$X = U\Sigma V^T$$



矩阵秩函数:

$$rank(X) = \|diag(\Sigma)\|_0$$



> 金融:稀疏投资组合

 $\min x^T V x$ 优化模型:

s. t.
$$r^T x = \mu$$

 $e^T x = 1$
 $\|x\|_0 \le s$

最好不要超过20只"





Portfolio Theory

Practical Examples by Harry Markowitz



其中: r:期望回报率向量

V: 投资组合的协方差矩阵

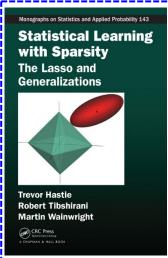
x:投资比例向量

μ:期望的投资组合总回报

e:全1向量



> 稀疏统计学习







□ 变量选择:

$$\min \frac{1}{N} \|y - X\boldsymbol{\beta}\|^2 + \lambda \|\boldsymbol{\beta}\|_0$$

□ LASSO模型:

$$\min \frac{1}{N} \|y - X\boldsymbol{\beta}\|^2 + \lambda \|\boldsymbol{\beta}\|_1$$

【高维统计回归、小样本】

- "我们淹没在了信息的海洋里,却渴求着知识"
- "尽管世界如此复杂,但有用的信息却非常有限"
- "既然无法有效处理稠密问题,倒不如在稀疏问题上寻求有效的处理方法"

> 信号处理:压缩感知



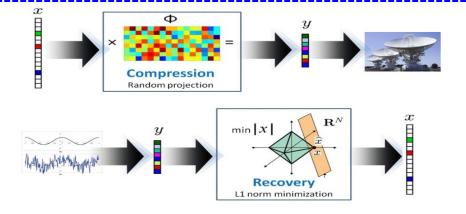
陶哲轩



Donoho



Candès



如果原始信号具有**稀疏性**的特征, 那么通过少量的观测信息就能够 恢复原始信号. $\min ||x||_0$
s. t. $Ax = \mathbf{b}$

- [2] E. J. Candès, Compressive sampling, International Congress of Mathematicians, Vol. III, 2006, 1433-1452.
- [3] D. Donoho, Compressed sensing, IEEE Trans. Inf. Theory, 52 (2006), 1289-1306.
- [4] E. J. Candès, T.Tao, Decoding by linear programming, IEEE Trans. Inf. Theory, 2005, 51(12): 4203-4215.



> 推荐系统: 矩阵填充

min rank(X) s. t. $X_{\Omega} = M$



Netflix百万大奖赛

- ➤ Models--the art: How we choose to represent real problems 【无约束优化\约束优化、凸优化\非凸优化、光滑优化\非光滑优化、复合优化等】
- ➤ Theory—the science: What we know about different classes of models; e.g., necessary and sufficient conditions for optimality 【无约束优化最优性、约束优化最优性、对偶理论等】
- ➤ Algorithms--the tools: How we apply the theory to robustly and efficiently solve powerful models 【无约束优化方法(最速下降法、牛顿法、拟牛顿法、共轭梯度法);约束优化方法(内点罚函数法、外点罚、ALM);复合优化方法(APG、BCD、ADMM等)】

北京流大學 数学与统计学院

SCHOOL OF MATHEMATICS AND STATISTICS

Thank You!