

# 二阶微分方程方法求解带不等式约束的优化问题

李思怡, 姜莹, 宁文琪, 任泓燃

沈阳航空航天大学理学院, 辽宁 沈阳

收稿日期: 2024年10月21日; 录用日期: 2024年11月22日; 发布日期: 2024年12月5日

## 摘要

针对只含有不等式约束的优化问题, 本文首先给出了其Karush-Kuhn-Tucker (KKT)条件, 并利用光滑互补函数将KKT系统转化为一类光滑的方程组问题; 其次, 将光滑方程组问题转化为无约束优化问题; 最后, 本文提出一类二阶微分方程系统求解无约束优化问题, 并讨论了二阶微分方程系统的解的稳定性及收敛速度。

## 关键词

二阶微分方程系统, 不等式约束优化问题, KKT条件

# Second-Order Differential Equation Method for Solving Optimization Problems with Inequality Constraints

Siyi Li, Ying Jiang, Wenqi Ning, Hongran Ren

School of Science, Shenyang Aerospace University, Shenyang Liaoning

Received: Oct. 21<sup>st</sup>, 2024; accepted: Nov. 22<sup>nd</sup>, 2024; published: Dec. 5<sup>th</sup>, 2024

## Abstract

For optimization problems with only inequality constraints, this paper first presents their Karush-Kuhn-Tucker (KKT) conditions, and uses smooth complementarity functions to transform the KKT system into a class of smooth system of equations problems. Secondly, this article transforms the problem of smooth equation systems into an unconstrained optimization problem. Finally, this article proposes a class of second-order differential equation systems for solving unconstrained

optimization problems, and discusses the stability and convergence speed of the solutions of second-order differential equation systems.

## Keywords

Second-Order Differential Equations, Optimization Problems with Inequality Constraints, KKT Conditions

Copyright © 2024 by author(s) and Hans Publishers Inc.

This work is licensed under the Creative Commons Attribution International License (CC BY 4.0).

<http://creativecommons.org/licenses/by/4.0/>



Open Access

## 1. 引言

在现实世界中,大多数实际问题都是包含约束条件的。例如:在建筑结构设计,设计师需要在满足建筑安全标准、材料强度限制、建筑空间需求等多种约束条件下,优化结构的设计方案,以实现成本最低或结构性能最优[1][2];企业在制定生产计划时,需要考虑设备产能、原材料供应、人力成本、生产周期等约束条件,以实现生产效益的最大化;物流配送过程中,需要考虑车辆的载重限制、行驶路线的交通状况、配送时间要求等约束条件,以优化物流配送方案,降低运输成本等等[3][4]。因此,约束优化问题在很多领域都有着广泛的应用,近年来备受学者们的关注[5]-[7]。

本文考虑带不等式约束的优化问题:

$$\begin{aligned} \min & f(x) \\ \text{s.t. } & x \in R^n \\ & g(x) \leq 0 \end{aligned} \quad (1)$$

其中  $f: R^n \rightarrow R$  和  $g: R^n \rightarrow R^m$  都是连续可微的,  $R^n$  表示为  $n$  维实向量空间。

本文将应用一类二阶微分方程方法求解约束优化问题。早期工作 Arrow 与 Hurwicz [8], 应用微分方程研究了优化问题的最优性条件。Antipin [9]应用一阶微分方程方法研究了一类双约束变分不等式问题,并证明了算法的全局收敛性。Attouch [10][11]应用二阶微分方程方法求解了凸优化问题。Evtushenko 与 Zhadan [12]-[14]对二阶微分方程方法进行了系统的讨论和研究。微分方程方法的主要思想是,将原问题转化为无约束最小值问题,然后针对最小值问题构造相应的一阶或者二阶微分方程系统,讨论微分方程系统的解的稳定性。本文给出了一类带不等式约束的优化问题,应用一类光滑互补函数将带不等式约束的优化问题的 KKT 系统转化为最小值问题,从而构造出相应的二阶微分方程系统,为约束优化问题的方法研究提供思路。

## 2. 问题的转化

带不等式约束的优化问题(1)的 Karush-Kuhn-Tucker (KKT)条件为:

$$\begin{aligned} L(x, \lambda) &= \nabla f(x) + \nabla g(x) \lambda = 0 \\ &-g(x) \perp \lambda \end{aligned} \quad (2)$$

其中,  $L(x, \lambda)$  是约束优化问题的 Lagrange 函数,  $\nabla f(x)$  和  $\nabla g(x)$  分别是函数  $f$  和  $g$  的梯度,  $\lambda \in R^m$  是拉格朗日乘子。

为了将 KKT 条件(2)转化为光滑方程组问题,本文借助文献[15]中的光滑互补函数

$$\phi_{NR}^\varepsilon(a, b) = a - \varphi(\varepsilon, a - b)$$

其中

$$\varphi(\varepsilon, a - b) = \frac{1}{2} \left[ a - b + \sqrt{\varepsilon^2 + (a - b)^2} \right]$$

且  $\varepsilon \in R_+$ ,  $a, b \in R_+$ ,  $\phi: R \times R \rightarrow R$  满足  $\phi(a, b) = 0$  当且仅当  $ab = 0$ 。

由此, 带不等式约束的优化问题(1)的 KKT 条件(2)可以转化下面光滑方程组问题

$$H(\varepsilon, x, \lambda) = \begin{pmatrix} \varepsilon \\ L(x, \lambda) \\ \phi_{NR}^\varepsilon(-g_1(x), \lambda_1) \\ \vdots \\ \phi_{NR}^\varepsilon(-g_m(x), \lambda_m) \end{pmatrix} = 0 \quad (3)$$

其中,  $g_i(x), \lambda_i \in R_+$  分别是  $g(x), \lambda$  的分量。

令

$$\begin{aligned} \theta(\varepsilon, x, \lambda) &= \frac{1}{2} H^T(\varepsilon, x, \lambda) H(\varepsilon, x, \lambda) \\ &= \frac{1}{2} \|H(\varepsilon, x, \lambda)\|^2 \end{aligned}$$

则光滑方程组(3)与下面无约束优化问题(4)同解。

$$\min \theta(z) = \min \frac{1}{2} \|H(z)\|^2 \quad (4)$$

其中  $z = (\varepsilon, x, \lambda)$ 。

### 3. 二阶微分方程系统

本文应用具有阻尼惯性系数  $\gamma(t)$  和时间缩放参数  $\beta(t)$  的二阶微分方程系统(DIN-AVD) [11]

$$\ddot{z}(t) + \frac{\alpha}{t} \dot{z}(t) + \beta \nabla^2 \theta(z(t)) \dot{z}(t) + \nabla \theta(z(t)) = 0 \quad (5)$$

来求解无约束优化问题(4), 其中  $\gamma(t)$  和  $\beta(t)$  是  $[t_0, +\infty)$  上非负连续函数。

从而, 建立与无约束优化问题所对应的二阶微分方程系统

$$\begin{pmatrix} \ddot{\varepsilon}(t) \\ \ddot{x}(t) \\ \ddot{\lambda}(t) \end{pmatrix} + \frac{\alpha}{t} \begin{pmatrix} \dot{\varepsilon}(t) \\ \dot{x}(t) \\ \dot{\lambda}(t) \end{pmatrix} + \beta \nabla^2 \theta \begin{pmatrix} \varepsilon(t) \\ x(t) \\ \lambda(t) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \dot{\varepsilon}(t) \\ \dot{x}(t) \\ \dot{\lambda}(t) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \nabla_\varepsilon H^T(z) H(z) \\ \nabla_x H^T(z) H(z) \\ \nabla_\lambda H^T(z) H(z) \end{pmatrix} = 0 \quad (6)$$

下面, 分析二阶微分方程系统(6)沿轨迹值的收敛速度。假设  $\alpha \geq 3$  且  $z^* \in \arg \min \theta$ 。设  $z$  是(6)的解, 则  $z(t) \rightarrow z^*$  ( $t \rightarrow \infty$ )。对于  $\eta \in [2, \alpha - 1]$  我们定义函数  $E_\eta(t): [t_0, +\infty) \rightarrow R$  即

$$\begin{aligned} E_\eta(t) &= t(t - \beta(\eta + 2 - \alpha)) (\theta(z(t)) - \min \theta) + \frac{1}{2} \|\eta(z(t) - z^*) + t \dot{u}_\beta(t)\|^2 \\ &\quad + \eta(\alpha - \eta - 1) \frac{1}{2} \|z(t) - z^*\|^2 \end{aligned} \quad (7)$$

其中,  $\dot{u}_\beta(t) = \dot{z}(t) + \beta \nabla \theta(z(t))$ 。下面, 讨论  $\frac{d}{dt} E_\eta(t)$  的表达式。

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} [t(t-\beta(\eta+2-\alpha))(\theta(z(t))-\min\theta)] &= (2t-\beta(\eta+2-\alpha))(\theta(z(t))-\min\theta) \\ &\quad + t(t-\beta(\eta+2-\alpha))\langle \dot{z}(t), \nabla\theta(z(t)) \rangle \\ \frac{d}{dt} \frac{1}{2} \|\eta(z(t)-z^*)+t\dot{u}_\beta(t)\|^2 &= \langle \eta(z(t)-z^*)+t\dot{u}_\beta(t), \eta\dot{z}(t)+\dot{u}_\beta(t)+t\ddot{u}_\beta(t) \rangle \\ &= \langle \eta(z(t)-z^*)+t\dot{u}_\beta(t), (\eta+1-\alpha)\dot{z}(t)-(t-\beta)\nabla\theta(z(t)) \rangle \\ &= \eta(\eta+1-\alpha)\langle z(t)-z^*, \dot{z}(t) \rangle - t(\alpha-\eta-1)\|\dot{z}(t)\|^2 \\ &\quad - \beta t(t-\beta)\|\nabla\theta(z(t))\|^2 - \eta(t-\beta)\langle z(t)-z^*, \nabla\theta(z(t)) \rangle \\ &\quad - t(t-\beta(\eta+2-\alpha))\langle \dot{z}(t), \nabla\theta(z(t)) \rangle \\ \frac{d}{dt} \eta(\alpha-\eta-1) \frac{1}{2} \|z(t)-z^*\|^2 &= \eta(\alpha-\eta-1)\langle z(t)-z^*, \dot{z}(t) \rangle \end{aligned}$$

因此,

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} E_\eta(t) &= (2t-\beta(\eta+2-\alpha))(\theta(z(t))-\min\theta) - \eta(t-\beta)\langle z(t)-z^*, \nabla\theta(z(t)) \rangle \\ &\quad - t(\alpha-\eta-1)\|\dot{z}(t)\|^2 - \beta t(t-\beta)\|\nabla\theta(z(t))\|^2 \end{aligned}$$

由于  $\langle z(t)-z^*, \nabla\Psi(z(t)) \rangle \geq \Psi(z(t))-\Psi(z^*)$ , 当  $t \geq \max\{t_0, \beta\}$ , 我们得到

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} E_\eta(t) &\leq -((\eta-2)t-\beta(\alpha-2))(\theta(z(t))-\min\theta) - t(\alpha-\eta-1)\|\dot{z}(t)\|^2 \\ &\quad - \beta t(t-\beta)\|\nabla\theta(z(t))\|^2 \end{aligned} \quad (8)$$

由定义可知函数  $E_\eta$  是非负的。对于不等式(8): 如果  $\eta > 2$ , 当  $t \geq t_1 = \max\left\{t_0, \beta, \frac{\beta(\alpha-2)}{\eta-2}\right\}$  时, 有  $(\eta-2)t-\beta(\alpha-2) \geq 0$ 。由  $\alpha-\eta-1 \geq 0$  得  $\eta \leq \alpha-1$ 。因此有  $2 < \eta \leq \alpha-1$  即  $\alpha > 3$ 。其极限情况  $\eta=2$  (结果为  $\alpha=3$ ) 定理 3.1 也包含。当  $t \geq \beta$  时有  $\beta t(t-\beta) \geq 0$ 。综上可得, 若  $\eta \in (2, \alpha-1]$ , 可推导出  $E_\eta$  在  $[t_1, +\infty)$  上是非递增的且  $\lim_{t \rightarrow +\infty} E_\eta(t)$  存在。

**定理 3.1** 令  $\alpha \geq 3$  且  $\arg \min \theta \neq \emptyset$ , 设  $z: [t_0, +\infty) \rightarrow R$  是(6)的解, 若  $\eta \in [2, \alpha-1]$ , 则函数

$$t \mapsto \left(\frac{t}{t-\beta}\right)^{\alpha-2} E_\eta(t)$$

是非递增的且  $\lim_{t \rightarrow +\infty} E_\eta(t)$  存在。

证明: 设  $t > \max\{t_0, \beta\}$ , 由(8)可得

$$\frac{d}{dt} E_\eta(t) \leq \beta(\alpha-2)(\theta(z(t))-\min\theta) \quad (9)$$

在式(9)两边同时乘以  $t(t-\beta)$ , 由  $\lambda+2-\alpha \leq 1$ , 得

$$\begin{aligned} t(t-\beta) \frac{d}{dt} E_\eta(t) &\leq \beta(\alpha-2)t(t-\beta)(\theta(z(t))-\min\theta) \\ &\leq \beta(\alpha-2)t(t-\beta(\eta+2-\alpha))(\theta(z(t))-\min\theta) \\ &\leq \beta(\alpha-2)E_\eta(t) \end{aligned} \quad (10)$$

将(10)两边同时乘以  $t^{\alpha-3}(t-\beta)^{1-\alpha}$ , 得

$$\left(\frac{t}{t-\beta}\right)^{\alpha-2} \frac{d}{dt} E_\eta(t) \leq \beta(\alpha-2) \frac{t^{\alpha-3}}{(t-\beta)^{\alpha-1}} E_\eta(t)$$

进一步得

$$\frac{d}{dt} \left[ \left(\frac{t}{t-\beta}\right)^{\alpha-2} E_\lambda(t) \right] \leq 0$$

因此,  $\left(\frac{t}{t-\beta}\right)^{\alpha-2} E_\eta(t)$  是非递增的。由  $E_\eta$  的非负性, 当  $t \rightarrow +\infty$  时, 其极限存在。

**定理 3.2** 令  $\alpha > 3$  且  $\arg \min \theta \neq \phi$ , 设  $z: [t_0, +\infty) \rightarrow R$  是(6)的解, 则  $z$  有界。同时, 设  $\eta \in [2, \alpha-1]$ ,  $t_1 = \max\{t_0, \beta\}$ , 对于所有的  $t \geq s > t_1$ , 我们有

$$\theta(z(t)) - \min \theta \leq \frac{1}{t^2} \left(\frac{s}{s-\beta}\right)^{\alpha-2} E_\eta(s) = O(t^{-2})$$

证明: 取  $\eta \in [2, \alpha-1]$ , 由  $E_\eta$  的定义, 有

$$\frac{1}{2} \left\| \lambda(z(t) - z^*) + t(\dot{z}(t) + \beta \nabla \theta(z(t))) \right\|^2 \leq E_\eta(t) \quad (11)$$

根据定理 3.1, 有  $\lim_{t \rightarrow +\infty} E_\eta(t)$  存在, 令  $M$  为  $E_\eta$  的上界。将(11)左侧的平方项展开, 有

$$\begin{aligned} & \lambda^2 \frac{1}{2} \|z(t) - z^*\|^2 + \lambda t \langle z(t) - z^*, \dot{z}(t) \rangle \\ & + \lambda t \langle z(t) - z^*, \beta \nabla \Psi(z(t)) \rangle + t^2 \frac{1}{2} \|\dot{z}(t) + \beta \nabla \Psi(z(t))\|^2 \leq M \end{aligned} \quad (12)$$

由此可以推导出

$$\eta \frac{1}{2} \|z(t) - z^*\|^2 + t \langle z(t) - z^*, \dot{z}(t) \rangle \leq \frac{M}{\eta} \quad (13)$$

令  $h(t) = \frac{1}{2} \|z(t) - z^*\|^2$ , 式(13)两边同时乘  $t^{\eta-1}$ , 可以得到

$$\eta t^{\eta-1} h(t) + t^\eta \dot{h}(t) = \frac{d}{dt} (t^\eta h(t)) \leq \frac{M}{\eta} t^{\eta-1} \quad (14)$$

将(14)两边从  $t_1$  到  $t > t_1$  进行求定积分, 得到

$$t^\eta h(t) - t_1^\eta h(t_1) \leq \frac{M}{\eta^2} (t^\eta - t_1^\eta)$$

因此

$$h(t) \leq h(t_1) + \frac{M}{\eta^2}$$

因此  $h$  是有界的。有  $E_\eta$  的定义, 有

$$\theta(z(t)) - \min \theta \leq \frac{E_\eta(t)}{t(t-\beta(\eta+2-\alpha))} \leq \frac{E_\eta(t)}{t(t-\beta)}$$

由定理 3.1, 函数  $\left(\frac{t}{t-\beta}\right)^{\alpha-2} E_{\lambda}(t)$  是非递增的。因此, 当  $t \geq s > t_1$  时, 可以推出

$$\begin{aligned} \theta(z(t)) - \min \theta &\leq \frac{1}{t(t-\beta)} \left(\frac{t-\beta}{t}\right)^{\alpha-2} \left(\frac{s}{s-\beta}\right)^{\alpha-2} E_{\eta}(s) \\ &\leq \frac{1}{t^2} \left(\frac{t-\beta}{t}\right)^{\alpha-3} \left(\frac{s}{s-\beta}\right)^{\alpha-2} E_{\eta}(s) \\ &\leq \frac{1}{t^2} \left(\frac{s}{s-\beta}\right)^{\alpha-2} E_{\eta}(s) \end{aligned}$$

由此定理 3.2 得证。

#### 4. 结论

本文应用一类光滑互补函数(NR 函数), 将带不等式约束的优化问题的 KKT 条件转化为一个无约束优化问题。基于无约束优化问题, 本文构造了一个二阶微分方程系统, 说明了二阶微分方程系统的解收敛到无约束最优化问题, 并通过讨论二阶微分方程系统的解稳定性理论, 说明了其解的收敛速度。本文基于约束优化问题的理论研究, 为约束优化问题的求解方法提供思路。

#### 参考文献

- [1] 蓝侗恩. 优化技术在土建结构设计中的应用[J]. 建筑结构学报, 1981, 2(6): 12-19.
- [2] 孙芳垂. 建筑结构优化设计案例分析[M]. 北京: 中国建筑工业出版社, 2011.
- [3] 常剑峰, 钟约先, 韩赞东. 制造系统中能力约束下的生产批量计划优化方法[J]. 清华大学学报: 自然科学版, 2004, 44(5): 605-608.
- [4] 肖依永, 常文兵, 张人千. 能力与资源双重约束下的启发式组合生产计划研究[J]. 中国管理科学, 2008, 16(6): 33-40.
- [5] 周珩. RICU 异常行为患者身体约束优化流程应用效果观察[J]. 护理学, 2022, 11(2): 213-217.
- [6] 钱立泽. 树种算法改进及其求解实际约束优化问题应用[D]: [硕士学位论文]. 长春: 吉林财经大学, 2022.
- [7] 黄文, 陈建恒, 郭媛媛, 等. 黎曼流形上的无约束优化及其应用[J]. 厦门大学学报(自然科学版), 2023, 62(6): 1012-1038.
- [8] Arrow, K.J. and Hurwicz, L. (1956) Reduction of Constrained Maxima to Saddle-Point Problems. *Berkeley Symposium on Mathematical Statistics and Probability*, **3**, 1-20.
- [9] Antipin, A.S. (2000) Solving Variational Inequalities with Coupling Constraints with the Use of Differential Equations. *Differential Equations*, **36**, 1587-1596. <https://doi.org/10.1007/bf02757358>
- [10] Attouch, H., Chbani, Z. and Riahi, H. (2019) Fast Proximal Methods via Time Scaling of Damped Inertial Dynamics. *SIAM Journal on Optimization*, **29**, 2227-2256. <https://doi.org/10.1137/18m1230207>
- [11] Attouch, H. and Cabot, A. (2017) Asymptotic Stabilization of Inertial Gradient Dynamics with Time-Dependent Viscosity. *Journal of Differential Equations*, **263**, 5412-5458. <https://doi.org/10.1016/j.jde.2017.06.024>
- [12] Evtushenko, Y. (1974) Two Numerical Methods of Solving Nonlinear Programming. *Doklady Mathematics*, **15**, 420-423.
- [13] Evtushenko, Y.G. and Zhadan, V.G. (1973) Numerical Methods of Solving Some Operational Research Problems. *USSR Computational Mathematics and Mathematical Physics*, **13**, 56-77. [https://doi.org/10.1016/0041-5553\(73\)90100-6](https://doi.org/10.1016/0041-5553(73)90100-6)
- [14] Evtushenko, Y.G. and Zhadan, V.G. (1977) A Relaxation Method for Solving Problems of Non-Linear Programming. *USSR Computational Mathematics and Mathematical Physics*, **17**, 73-87. [https://doi.org/10.1016/0041-5553\(77\)90105-7](https://doi.org/10.1016/0041-5553(77)90105-7)
- [15] Sun, J., Fu, W., Alcantara, J.H. and Chen, J. (2021) A Neural Network Based on the Metric Projector for Solving SOCCVI Problem. *IEEE Transactions on Neural Networks and Learning Systems*, **32**, 2886-2900. <https://doi.org/10.1109/tnnls.2020.3008661>