

变分分析-基础理论与前沿进展

稳定性的变分准则

第2讲: 约束系统与凸优化的稳定性

张立卫

2021年11月

目录

- ① 系统稳定性
- ② 凸优化的Aubin性质

素材基于

- ④ Bonnans J. F. and Shapiro A., *Perturbation Analysis of Optimization Problems*, Springer-Verlag, New York, 2000.
- ④ Rockafellar R.T., *Convex Analysis*, Princeton University Press, 1970.
- ④ Rockafellar R.T. and Wets R.J.-B., *Variational Analysis*, Springer-Verlag, New York, 1998.
- ④ 张立卫,殷子然,最优化问题的稳定性分析,科学出版社,2020.

系统稳定性

系统的模型

$$\begin{aligned} \text{约束优化问题} \quad & \begin{cases} \min f(x) \\ \text{s.t. } G(x) \in K \end{cases} & \rightarrow \text{约束集 } G^{-1}(K) = S(u_0) \\ & & G(x, u_0) = G(x) \end{aligned}$$

考虑下述集值映射的度量正则性的刻画: $G^{-1}(K)$ 在什么条件是凸集?
 $u \in \mathcal{U}$

$$S(u) = \{x \in \mathcal{X} : G(x, u) \in K\}$$

其中 \mathcal{X} 是有限维 Hilbert 空间, $K \subset \mathcal{Y}$ 是非空闭凸集合, \mathcal{Y} 是有限维 Hilbert 空间.

$G(x, u) = 0$, Kummer 隐函数定理

- $K = \{0\} \subset \mathcal{Y}$ 的情况, 经典的隐函数定理可回答最简单的情况;
- K 是一般的闭凸集合的情况, Robinson 约束规范刻画度量正则性.

集值映射的闭与凸性

- 集值映射 Ψ 在 $x \in X$ 处被称为是闭的, 若 $x_n \rightarrow x$, $y_n \in \Psi(x_n)$, 且 $y_n \rightarrow y$, 则 $y \in \Psi(x)$. 称 Ψ 是闭的, 若它在 X 中的每一点均是闭的. *外平连续*
- 注意到 Ψ 是闭的当且仅当它的图 $\text{gph}(\Psi)$ 是 $X \times Y$ 中的一闭子集.
- 称 Ψ 是凸的(convex), 若它的图 $\text{gph}(\Psi)$ 是 $X \times Y$ 中的一凸子集. 或等价地, Ψ 是凸的充分必要条件是对任何 $x_1, x_2 \in X, t \in [0, 1]$,

$$t\Psi(x_1) + (1-t)\Psi(x_2) \subset \Psi(tx_1 + (1-t)x_2). \quad (1)$$

$(G(x), \text{epi } F)$
同凸性

用途: 什么是凸优化问题?

$F_{G(x)} = G(x) - K$
是同凸性

x_1, x_2 是同凸组合

1) $\min f(x) \text{ s.t. } G(x) \in K$ 2) $\min f(x) + F(G(x))$

$$\uparrow f(x) \in \mathbb{R}_-^m$$

举例说明

$$\Phi = \{x \in \mathbb{R}^n : f(x) \leq 0\}, \quad f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$f_j(x) = f(x) - \mathbb{R}_-^m \text{ 是凸的} \Rightarrow \Phi \text{ 是凸集}$$

$$\Leftrightarrow f \text{ 是凸的} \Leftrightarrow \Phi \text{ 是凸集.}$$

- 凸的向量值函数

$$\forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}^n, \forall t \in [0, 1], \quad t f_j(x_1) + (1-t) f_j(x_2)$$

$$\leq f_j(tx_1 + (1-t)x_2)$$

$$\Leftrightarrow t [f(x_1) - \mathbb{R}_-^m] + (1-t) [f(x_2) - \mathbb{R}_-^m]$$

$$\leq f(tx_1 + (1-t)x_2) - \mathbb{R}_-^m$$

- 凸的矩阵函数

$$\Leftrightarrow t f(x_1) + (1-t) f(x_2) \leq f(tx_1 + (1-t)x_2) - \mathbb{R}_-^m$$

$$\Leftrightarrow \exists \delta \in \mathbb{R}_-^m, \delta \geq 0, \quad t f(x_1) + (1-t) f(x_2) = f(tx_1 + (1-t)x_2) + \delta$$

$$\Leftrightarrow f_i(x_1) \leq t f_i(x_1) + (1-t) f_i(x_2), \quad i \in [m]$$

$$\Leftrightarrow f_i \text{ 是凸函数}, \quad i \in [m].$$

$$\Phi = \{x \in \mathbb{R}^n : f(x) \geq 0\}$$

$$f_j(x) = f(x) - \mathbb{R}_+^m \text{ 是凹的}$$

$$\Leftrightarrow f_i \text{ 是凹函数}, \quad i \in [m].$$

凸的判别函数

$$\mathbb{K} = \left\{ x \in \mathbb{R}^n : \underline{G(x)} \succeq 0 \right\}, \quad G: \mathbb{R}^n \rightarrow S^p$$

$$\mathbb{H}_G(x) = G(x) - S_+^p, \quad \mathbb{H}_G \text{ 是凸的 } \Leftrightarrow (x_1, x_2 \in \mathbb{R}^n, t \in [0, 1])$$

$$\Leftrightarrow \mathbb{H}_G(x_t) \succeq t \mathbb{H}_G(x_1) + (1-t) \mathbb{H}_G(x_2)$$

$$\Leftrightarrow G(x_t) - S_+^p \succeq t(G(x_1) - S_+^p) + (1-t)(G(x_2) - S_+^p)$$

$$\Leftrightarrow G(x_t) - S_+^p \succeq tG(x_1) + (1-t)G(x_2)$$

$$\Leftrightarrow \exists A \in S_+^p (A \succeq 0) \text{ 满足}$$

$$G(x_t) - A = tG(x_1) + (1-t)G(x_2)$$

$$\Leftrightarrow G(x_t) \succeq tG(x_1) + (1-t)G(x_2) \quad \checkmark \quad (IV)$$

$$\mathbb{K} = \left\{ x \in \mathbb{R}^n : G(x) \preceq 0 \right\}, \quad G(x_t) \preceq tG(x_1) + (1-t)G(x_2). \quad (V)$$

A 映上 (onto) $\Leftrightarrow A X = Y$ 广义开映射定理

若 $A: X \rightarrow Y$ 是一连续的线性算子, A 是映上的条件等价于条件 $0 \in \text{int}A(X)$. 可将开映射定理推广到具有闭凸图的集合值函数的情形.

定理 1.1 $\Psi(x_2) \supseteq (1-t)\Psi(x_1) + t\Psi(x_2), t \in [0,1]$

(广义开映射定理) 设 X 与 Y 是 *Banach* 空间, $\Psi: X \rightarrow 2^Y$ 是闭的凸的集值函数. 令 $y \in \text{int}(\text{range } \Psi)$. 则对 $x \in \Psi^{-1}(y)$ 及 $\forall r > 0$ 有 $y \in \text{int } \Psi(B_X(x, r))$.

即: $\forall r > 0, \exists \delta > 0, \underline{y + \delta B_Y} \subset \underline{\Psi(x + r B_X)}$

与 Ψ 的 openness 密切相关

集值映射的开性

定义 1.1

$$y_0 \in \Psi(x_0)$$

称多值函数 $\Psi : X \rightarrow 2^Y$ 在 $(x_0, y_0) \in \text{gph}(\Psi)$ 以线性率 $\gamma > 0$ 为开的, 若存在 $t_{\max} > 0$ 及 (x_0, y_0) 的邻域 V 满足对 $\forall (x, y) \in \text{gph}(\Psi) \cap V$, $\forall t \in [0, t_{\max}]$, 下述包含关系成立:

$$y + t\gamma B_Y \subset \Psi(x + tB_X). \quad (2)$$

命题 1.1

若多值函数 Ψ 是凸的, 则 Ψ 在点 $(x_0, y_0) \in \text{gph}(\Psi)$ 处为开的充分必要条件是存在正数 η, ν 满足

$$y_0 + \eta B_Y \subset \Psi(x_0 + \nu B_X). \quad (3)$$

证明

显然, 取 $\nu = t_{\max}$, $\eta = \gamma t_{\max}$, 由(2)可得(3). 相反地, 设 Ψ 是凸的, 且 (3) 成立. 不妨设 $x_0 = 0, y_0 = 0$. 取

$$V = \nu \mathbb{B}_X \times \frac{1}{2} \eta \mathbb{B}_Y, \quad (4)$$

令 $(x, y) \in \text{gph} \Psi \cap V$. 由 Ψ 的凸性及(3), $\forall t \in [0, 1]$,

$$\begin{aligned} \underbrace{y + \frac{1}{2} t \eta \mathbb{B}_Y}_{y z'} &= (1-t)y + t \left(y + \frac{1}{2} \eta \mathbb{B}_Y \right) \quad (3) \\ &\subset (1-t)y + t \eta \mathbb{B}_Y \quad y + z \mathbb{B}_Y \subseteq \Psi(x_0 + \nu \mathbb{B}_X) \\ &\subset \frac{(1-t)\Psi(x) + t\Psi(\nu \mathbb{B}_X)}{\quad} \\ &\subset \frac{\Psi((1-t)x + t\nu \mathbb{B}_X)}{\quad} \quad \text{convexity} \\ &\subset \Psi(x + 2t\nu \mathbb{B}_X). \end{aligned}$$

$$t' = 2\nu t$$

$$\Rightarrow \frac{1}{2} t \eta = \frac{1}{4\nu} t' = \gamma t'$$

则令

$$\gamma = \frac{\eta}{4\nu}, \quad t_{\max} = 2\nu,$$

由 V 的定义, 可得(2).

多值函数的闭凸性

命题 1.2

设多值函数 $\Psi : X \rightarrow 2^Y$ 是闭的, 凸的. 则 Ψ 在 (x_0, y_0) 处是开的当且仅当 $y_0 \in \text{int}(\text{range } \Psi)$.

证明. 注意到, 若集值映射 Ψ 是外半连续的, 凸的, 根据广义开映射定理 1.1, 由正则性条件 $y_0 \in \text{int}(\text{rge } \Psi)$ 可推出存在 η 与 ν 满足 (3), 从而由命题 1.1, Ψ 在点 $(x_0, y_0) \in \text{gph } \Psi$ 处为开的. 显然, 相反的结论亦成立. ■

$$y_0 + \varepsilon B_Y \subseteq \Psi(x_0 + \nu B_X)$$

开性等价于度量正则性

定义 1.2

称多值函数 $\Psi : X \rightarrow 2^Y$ 在 $(x_0, y_0) \in \text{gph}\Psi$ 以率 c 度量正则的, 若对 (x_0, y_0) 一邻域中的所有的 (x, y) 有

$$\text{dist}(x, \Psi^{-1}(y)) \leq c \text{dist}(y, \Psi(x)). \quad (5)$$

定理 1.2

多值函数 $\Psi : X \rightarrow 2^Y$ 在 $(x_0, y_0) \in \text{gph}\Psi$ 以率 c 为度量正则的当且仅当 Ψ 在 (x_0, y_0) 处以 $\gamma = c^{-1}$ 为率是开的.

$\Leftrightarrow \exists V \in \mathcal{N}(x_0, y_0), \exists t_{\max} > 0 \left(\begin{array}{l} \forall (x, y) \in V, \forall t \in [0, t_{\max}] \\ \gamma + \delta t B_Y \subseteq \Psi(x + t B_X) \end{array} \right).$

$\exists V \in \mathcal{N}(x_0, y_0), \exists t_{\max} > 0, \forall (x, y) \in V \cap \text{graph } \Psi,$
 $y + \gamma t \mathbb{B}_Y \subset \Psi(x + t \mathbb{B}_X), \forall t \in [0, t_{\max}]$

证明

设 Ψ 在 (x_0, y_0) 处是以率 $\gamma > 0$ 的开映射. 令 $t_{\max} > 0$ 与 V 为定义1.1给出的. 不失一般性, 可设 V 具有下述形式

$$V = \varepsilon_x \mathbb{B}_X \times \varepsilon_y \mathbb{B}_Y.$$

若有必要, 减小 t_{\max} , 再设

$$t_{\max} \gamma \leq \frac{1}{2} \varepsilon_y. \quad (6)$$

令 (x, y) 满足

$$\|x - x_0\| < \varepsilon'_x, \|y - y_0\| < \varepsilon'_y, \quad (7)$$

其中 $\varepsilon'_x, \varepsilon'_y$ 是满足下式的正常数

$$\varepsilon'_x \leq \varepsilon_x, \gamma \varepsilon'_x + \varepsilon'_y \leq t_{\max} \gamma. \quad (8)$$

注意到上述关系表明 $\varepsilon'_y \leq \frac{1}{2}\varepsilon_y$. 现在来证关系式

$$d(x, \Psi^{-1}(y)) \leq cd(y, \Psi(x)) \quad (9)$$

在 $c = \gamma^{-1}$ 时是成立的. 事实上, 由于 $\varepsilon'_y \leq \varepsilon_y$
且 Ψ 在 (x_0, y_0) 处是开的,

由 $y \in y_0 + \|y - y_0\| \mathbb{B}_Y \subset \Psi(x_0 + \gamma^{-1}\|y - y_0\| \mathbb{B}_X)$ 得到

$$\Psi^{-1}(y) \subset x_0 + \gamma^{-1}\|y - y_0\| \mathbb{B}_X.$$

存在 $x^* \in \Psi^{-1}(y)$ 满足

$$\|x^* - x_0\| \leq \gamma^{-1}\|y - y_0\|.$$

从而有

$$d(x, \Psi^{-1}(y)) \leq \|x - x^*\| \leq \|x - x_0\| + \gamma^{-1}\|y - y_0\| \leq \varepsilon'_x + \gamma^{-1}\varepsilon'_y.$$

- 如果

$$d(y, \Psi(x)) \geq \gamma \varepsilon'_x + \varepsilon'_y = \gamma(\varepsilon'_x + \gamma^{-1} \varepsilon'_y)$$

(尤其, 若 $\Psi(x) = \emptyset$ 这是成立的), 则

$$d(x, \Psi^{-1}(y)) \leq \gamma d(y, \Psi(x)),$$

证得结论.

- 否则, $d(y, \Psi(x)) < \gamma \varepsilon'_x + \varepsilon'_y$, 由(8), 对充分小的 $\alpha > 0$, 存在 $y_\alpha \in \Psi(x)$, 满足

$$\|y - y_\alpha\| \leq d(y, \Psi(x)) + \alpha < \gamma \varepsilon'_x + \varepsilon'_y \leq t_{\max} \gamma. \quad (10)$$

则由(6)-(8)可得

$$\|y_\alpha - y_0\| \leq \|y_\alpha - y\| + \|y - y_0\| < t_{\max} \gamma + \varepsilon'_y \leq \varepsilon_y. \quad (11)$$

- 因此, $(x, y_\alpha) \in \text{gph}\Psi \cap V$. 结合(11)与 Ψ 在 (x_0, y_0) 处的开性, 存在 $x' \in \Psi^{-1}(y)$ 满足 $\|x' - x\| \leq \gamma^{-1}\|y - y_\alpha\|$. 于是得到

$$\begin{aligned} d(x, \Psi^{-1}(y)) &\leq \|x' - x\| \leq \gamma^{-1}\|y - y_\alpha\| \\ &\leq \gamma^{-1}d(y, \Psi(x)) + \gamma^{-1}\alpha. \end{aligned}$$

由于 $\alpha > 0$ 是任意的, 当 $c = \gamma^{-1}$ 时, (9)是成立的.

- 相反地, 设 Ψ 在 (x_0, y_0) 处以 $c > 0$ 为率是度量正则的. 令 $(x, y) \in \text{gph}\Psi$, $z \in Y$ 满足 $\|y - z\| < tc^{-1}$. 则对充分接近于 (x_0, y_0) 的 (x, y) 与充分小的 $t > 0$, 有

$$d(x, \Psi^{-1}(z)) \leq c d(z, \Psi(x)) \leq c\|z - y\| < t.$$

这意味着存在 $w \in \Psi^{-1}(z)$ 满足 $\|w - x\| < t$; 因此有 $z \in \Psi(x + t\mathbb{B}_X)$. 这就证得定理. ■

闭凸集值映射的度量正则性

定理 1.3

(Robinson-Ursescu稳定性定理) 令 $\Psi : X \rightarrow 2^Y$ 是闭凸多值函数. 则 Ψ 在 $(x_0, y_0) \in \text{gph}(\Psi)$ 处度量正则的充要条件是正则性条件 $y_0 \in \text{int}(\text{range } \Psi)$ 成立. 更精确地, 设(3)成立, (x, y) 满足

$$\|x - x_0\| < \frac{1}{2}\nu, \quad \|y - y_0\| < \frac{1}{8}\eta. \quad (12)$$

则 $c = 4\nu/\eta$ 时的(5)成立. 证明思路: $V = B(x_0, \frac{1}{2}\nu) \times B(y_0, \frac{1}{8}\eta)$
 $c = 4\nu/\eta$

$$y_0 \in \text{int}(\text{range } \Psi) \Leftrightarrow (3): \exists \delta > 0, \exists \nu > 0 \text{ (5)}$$

$$y_0 + \delta B_Y \subseteq \Psi(x_0 + \nu B_X)$$

$$\Psi = \{x \in X : G(x) \in K\}$$

Ψ 是凸集 $\Rightarrow \Psi$ 是凸集

$x_0 \in \Psi, G(x_0) \in K$

约束系统的度量正则性 $y_0 = 0$ 的情况

考虑连续映射 $G : X \rightarrow Y$, 闭凸集 $K \subset Y$, 与相应的集值映射

$$\mathcal{F}_G(x) = G(x) - K. \quad (13)$$

关系 $y_0 \in \mathcal{F}_G(x_0)$ 意味着 $G(x_0) - y_0 \in K$. 设 $y_0 \in \mathcal{F}_G(x_0)$, 若 \mathcal{F}_G 在 (x_0, y_0) 处是度量正则的, 即如果 (x, y) 在 (x_0, y_0) 的一邻域中, 有

$$d(x, \mathcal{F}_G^{-1}(y)) \leq c d(y, \mathcal{F}_G(x)). \quad (14)$$

$$= c \operatorname{dist}(G(x) - y, K)$$

1. 凸集的集值映射 Ψ , 存在 (x_0, y_0) 在 Ψ 是正则的 $\Leftrightarrow y_0 \in \operatorname{int}(\operatorname{range} \Psi)$

$(x_0, y_0) \in \text{graph } \mathcal{F}_G$, $\mathcal{F}_G(x) = G(x) - K$, 如何保证 \mathcal{F}_G 在 (x_0, y_0) 处度量正则性? \mathcal{F}_H

Lipschitz扰动下的度量正则性

定理 1.4

\mathcal{F}_H

([1, Theorem 2.84]). 设 $\underline{G} : X \rightarrow Y$ 是一连续映射. 设相应的集值映射 \mathcal{F}_G 在 (x_0, y_0) 处以率 $c > 0$ 度量正则, 差值映射 $\underline{D}(x) := G(x) - H(x)$ 在 x_0 的一邻域以模 $\kappa < c^{-1}$ Lipschitz 连续. 则集值映射 \mathcal{F}_H 在 $(x_0, y_0 - D(x_0))$ 处以率 $\underline{c}(\kappa) := c(1 - c\kappa)^{-1}$ 度量正则, 即 \uparrow
graph \mathcal{F}_H

$$d(x, \mathcal{F}_H^{-1}(y)) \leq c(\kappa)d(y, \mathcal{F}_H(x)) \quad (15)$$

对充分接近于 $(x_0, y_0 - D(x_0))$ 的 (x, y) 成立.

Taylor展式对应的集值映射

设 $G(x)$ 是可微的且 $DG(x)$ 是关于 x 的连续映射. 考虑点

$x_0 \in \Phi$ 和集值映射 $\mathcal{F}_G(x) = G(x_0) + DG(x_0)(x - x_0) - K$

$$\mathcal{F}_G^* = \mathcal{F}_H \quad \mathcal{F}^*(x) = G(x_0) + DG(x_0)(x - x_0) - K. \quad (16)$$

由中值定理, 差函数

$$G(x) - [G(x_0) + DG(x_0)(x - x_0)]$$

在 x_0 的邻域 V 内是Lipschitz连续的, 其相应的Lipschitz常数 κ 可以充分小. 结合定理1.4, 这可推出, 若线性化集值映射 \mathcal{F}^* 在 $(x_0, 0)$ 处是度量正则的, 则 \mathcal{F}_G 在 $(x_0, 0)$ 处亦是度量正则的. 相反地, \mathcal{F}_G 在 $(x_0, 0)$ 处的度量正则性可推出 \mathcal{F}^* 的度量正则性.

关于Robinson约束规范

注意

$$\mathcal{F}^*(x) = G(x_0) + DG(x_0)(x - x_0) - K,$$

有 \mathcal{F}^* 闭凸, 它在 $(x_0, 0)$ 处度量正则性 $\Leftrightarrow 0 \in \text{int}(\text{range } \mathcal{F}^*)$
 $\text{range } \mathcal{F}^* = \underline{G(x_0) + DG(x_0)X - K}$.

根据命题1.2¹, 线性化集值映射 \mathcal{F}^* 在 $(x_0, 0)$ 处是度量正则的充分必要条件是Robinson约束规范成立:

$$0 \in \text{int}(G(x_0) + DG(x_0)X - K).$$

✓ \mathcal{F}_G 在 $(x_0, 0)$ 处的度量正则性等价于Robinson约束规范.

¹命题1.2 设多值函数 $\Psi : X \rightarrow 2^Y$ 是闭的, 凸的. 则 Ψ 在 (x_0, y_0) 处是开的当且仅当 $y_0 \in \text{int}(\text{range } \Psi)$.

注: Robinson c.a. $0 \in \text{int} \{ G(x_0) + DG(x_0)X - K \}$

$\Leftrightarrow \mathbb{F}_G$ 在 $(x_0, 0)$ 处逆映射性质

$\Leftrightarrow \exists \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \exists c > 0, \forall$

$$\begin{aligned} \text{dist}(x, \mathbb{F}_G^{-1}(y)) &\leq c \text{dist}(y, \mathbb{F}_G(x)), \quad \forall (x, y) \in B_\delta(x_0) \times \varepsilon B \\ &= c \text{dist}(y, G(x) - K) \\ &= c \text{dist}(G(x) - y, K) \Rightarrow \text{dist}(x, \mathbb{F}) \end{aligned}$$

结论: 设 G 在 x_0 处 C^1 , Robinson c.a. 成立, 那么 $\mathbb{F}_G(x_0) = \{ d \in X : DG(x_0)d \in T_K(G(x_0)) \} \leq c \text{dist}(G(x_0), K)$

证: 左端 \subseteq 右端易证. 要证右端 \subseteq 左端. $\forall d \in X : \underline{DG(x_0)d} \in T_K(G(x_0))$

$\exists t_k \downarrow 0$ 使 $\text{dist}(G(x_0) + t_k DG(x_0)d, K) = o(t_k)$.

$$T_{\Phi}(x_0) = \left\{ h \in X : \exists t_k \searrow 0 \left(\frac{1}{t_k} \text{dist}(x_0 + t_k h, \Phi) \right) = o(t_k) \right\}$$

$$\text{dist}(x_0 + t_k d, \Phi) \stackrel{\text{Lagrange}}{\leq} c \text{dist}(\underbrace{G(x_0 + t_k d)}_K, \underline{K}) \quad o(t_k) = o(t_k)$$

$$= c \text{dist}(\underbrace{G(x_0) + t_k DG(x_0)d + o(t_k)}_K, \underline{K})$$

$$\leq c \text{dist}(\underbrace{G(x_0) + t_k DG(x_0)d}_K, \underline{K})$$

$$+ c \|o(t_k)\|$$

$$= o(t_k)$$

$$\Rightarrow d \in T_{\Phi}(x_0)$$

凸优化的Aubin性质

\Leftrightarrow 可行性

凸优化模型

考虑具有下述一般形式的凸优化问题:

$$(P) \quad \min f(x) \quad \text{s.t.} \quad x \in Q. \quad (1)$$

其中 $f: \mathfrak{R}^n \rightarrow \mathfrak{R}$ 为 C^2 的凸函数, $Q \subseteq \mathfrak{R}^n$ 为闭凸集.

可用指示函数将问题(P)等价的写成无约束优化问题:

$$\min_{x \in \mathfrak{R}^n} f(x) + \delta_Q(x). \quad \delta_Q(x) = \begin{cases} 0, & x \in Q, \\ +\infty, & x \notin Q. \end{cases}$$

由于 $f(x) + \delta_Q(x)$ 为凸函数, 且 f 二次连续可微, 则凸优化问题(P)的KKT系统可以写成下述广义方程的形式:

$$0 \in \partial(f(x) + \delta_Q(x)) = \underbrace{\nabla f(x)} + \underbrace{N_Q(x)}. \quad (2)$$

$(x, y) \in \text{gph } T, \quad y \in T(x)$
 T 极大算子 $\Leftrightarrow \langle x' - x, y' - y \rangle \geq 0, \quad \forall (x', y') \in \text{gph } T$
极大单调算子

定义 2.1

称映射 $T : \mathfrak{R}^n \rightrightarrows \mathfrak{R}^n$ 是单调的 (*monotone*), 如果对于 $v_0 \in T(x_0), v_1 \in T(x_1)$, 有

$$\langle v_1 - v_0, x_1 - x_0 \rangle \geq 0;$$

称映射 T 是严格单调的 (*strictly monotone*), 如果对于 $x_0 \neq x_1$, 上述不等式成为严格不等式. 映射 T 是极大单调的, 如果图 $\text{gph } T$ 不真包含在其他任何的单调算子 $T' : \mathfrak{R}^n \rightrightarrows \mathfrak{R}^n$ 的图 $\text{gph } T'$ 中.

$$0 \in T(\bar{x}) \Leftrightarrow \langle x' - \bar{x}, y' - 0 \rangle \geq 0, \quad \forall y' \in T(x'), \quad \forall x' \in \text{dom } T$$

关于极大单调性, 已有许多熟知的结论, 例如, 下半连续凸函数的次微分是极大单调的. 对于 \mathfrak{R}^n 中的任意闭凸集合 $C \neq \emptyset$, 法锥映射 N_C 是极大单调的. 如果 T 具有下述形式:

$$T(x) = \begin{cases} T_0(x) + N_D(x), & x \in D, \\ \emptyset, & x \notin D, \end{cases}$$

其中 $D \subset \mathfrak{R}^n$ 是一非空闭凸子集合, $T_0 : D \rightarrow \mathfrak{R}^n$ 是单值的单调的连续映射, 则这样的算子是极大单调的. 当然, 对于单调算子 T , 其逆映射 T^{-1} 亦是单调的.

$$T^{-1}(y) = \{ x \in \text{dom } T : y \in T(x) \}$$

以凸规划问题为例

$$0 \in T(x)$$

$$T_f = \partial f$$

$$(P) \begin{cases} \min f_0(x) \\ \text{s.t. } f_i(x) \leq 0, i \in [m] \\ x \in C \end{cases}$$

Ordinary Lagrangian

$$T_g = \partial g \quad (\square)$$

$$l(x, y)$$

$$T_x = \partial_x l \times \partial_y l$$

$$l(x, y) = \begin{cases} f_0(x) + \sum_{i=1}^m y_i f_i(x), & x \in C, y \in \mathbb{R}_+^m \\ -\infty, & x \in C, y \notin \mathbb{R}_+^m \\ +\infty, & x \notin C \end{cases}$$

$$T_f^{-1}$$

$$T_g^{-1}$$

$$(P) \Leftrightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x) = \sup_y l(x, y)$$

$$T_l^{-1}$$

$$(D) \max_{y \geq 0} g_0(y) = \inf_{x \in C} f_0(x) + \sum_{i=1}^m y_i f_i(x) \Leftrightarrow \max_{y \geq 0} f(y) = g_0(y) - \delta_{\mathbb{R}_+^m}(y)$$

$$g(y) = \inf_x l(x, y)$$

$$(强对偶) \quad \inf_x \sup_y f(x, y)$$

满足Aubin性质的极大单调算子

将通过利用[2, Proposition 5.1]来构建问题(P)的KKT系统的强正则性与Aubin性质的等价性.

命题 2.1

[2, Proposition 5.1] 设 X 是Banach空间, $F : X \rightrightarrows X^*$ 为单调映射且在 (x_0, y_0) 处具有Aubin性质, 那么 F 在 x_0 的一邻域内是单值的.

$$F(x) \cap W \subseteq F(x') + \delta \|x - x'\| B_{X^*}, \quad x, x' \in U,$$

$$W \in \mathcal{N}(y_0), \quad U \subset \mathcal{N}(x_0)$$

证明

假设 F 在 x_0 的任何邻域内均不是单值的. 那么存在序列 $x_k \rightarrow x_0$ 使得对任一 $y_k \in F(x_k)$, $k = 1, 2, \dots$, 存在 $z_k \in F(x_k)$, $k = 1, 2, \dots$, 使得对所有 k , 均有 $z_k \neq y_k$. 因为 F 在 (x_0, y_0) 处具有Aubin性质, 可选取 $y_k \in F(x_k)$ 满足 $y_k \rightarrow y_0$. 对每一个 k 存在一个线性函数严格分离点 y_k 和 z_k , 即对每个 $k = 1, 2, \dots$, 存在 $h_k \in X$, $\|h_k\| = 1$ 与常数 $b_k > 0$, 使得

$$\langle z_k, h_k \rangle \geq b_k + \langle y_k, h_k \rangle. \quad (3)$$

设 F 以模 γ 及邻域 U 和 W 具有Aubin性质. 取一数列 t_k 满足

$$t_k > 0, t_k \rightarrow 0, \text{ 且 } t_k < b_k/2\gamma. \quad (4)$$

则对充分大的 k , 有 $x_k \in U$, $x_k + t_k h_k \in U$ 且 $y_k \in W$. 根据 F 的Aubin性质, 有

$$\|h_k\| = 1$$

$$y_k \in F(x_k) \cap W \subset F(x_k + t_k h_k) + \gamma t_k B.$$

因此, 存在序列 $u_k \in F(x_k + t_k h_k)$ 使得 $(x_k, z_k) \in \text{gph } F$

$$\|u_k - y_k\| \leq \gamma t_k. \quad (x_k + t_k h_k, u_k) \in \text{gph } F \quad (5)$$

由 F 的单调性,

$$\langle u_k - z_k, x_k + t_k h_k - x_k \rangle \geq 0.$$

结合(3), 有

$$\Leftrightarrow \langle u_k, h_k \rangle \geq \langle z_k, h_k \rangle$$

$$\langle u_k, h_k \rangle \geq \langle z_k, h_k \rangle \geq b_k + \langle y_k, h_k \rangle.$$

进一步, 由(4)和(5),

$$b_k + \langle y_k, h_k \rangle \leq \langle u_k, h_k \rangle \leq \langle y_k, h_k \rangle + \gamma t_k < b_k/2 + \langle y_k, h_k \rangle,$$

显然矛盾. 因此, 假设不成立, F 在 x_0 的一邻域是单值的.

强正则性与Aubin性质的等价性

定理 2.1

对于凸优化问题(1), 广义方程(2)在 x_0 附近是强正则的(即 x_0 为 $0 \in \nabla f(x) + N_Q(x)$ 的强正则解)的充分必要条件为 T^{-1} 在 x_0 处具有Aubin性质, 其中映射 $T: \mathfrak{R}^n \rightrightarrows \mathfrak{R}^n$ 为 $T(x) := \nabla f(x_0) + \nabla^2 f(x_0)(x - x_0) + N_Q(x)$.

证明

必要性由强正则的定义即可得到.

充分性. 设 T^{-1} 在 x_0 处具有 Aubin 性质. 由于凸函数 f 的 Hessian 阵是半正定的, 则有以下式成立:

$$\langle \nabla^2 f(x_0)(x_1 - x_2), x_1 - x_2 \rangle \geq 0, \quad \forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}^n. \quad (6)$$

因此, 映射 $T'(x) := \nabla f(x_0) + \nabla^2 f(x_0)(x - x_0)$ 是单调的且单值的, 则映射 T 是单调的, 进而 T^{-1} 是单调的. 由命题 2.1 知, T^{-1} 在 x_0 的一邻域内是单值的, 由强正则定义得结论成立.



多面集值映射的上Lipschitz连续性

定义 2.2

A set-valued mapping $\Gamma : \mathbb{R}^n \rightrightarrows \mathbb{R}^m$ is called polyhedral, if its graph is the union of finitely many polyhedral sets, called components of Γ .

下述关于多面集值映射的定理来源于文献[4].²

定理 2.2

设 $S : \mathbb{R}^n \rightrightarrows \mathbb{R}^m$ 是一多面集值映射, 则 S 在每个点 $\bar{x} \in \text{dom } S$ 处均是上Lipschitz 连续的.

²Robinson S M. *Some continuity properties of polyhedral multifunctions*. Mathematical Programming Study, 1981, **14**: 206-214.

引理 2.1

Let $P : \mathbb{R}^n \rightrightarrows \mathbb{R}^m$ be a polyhedral set-valued mapping with components $G_i, i = 1, \dots, k$. Suppose that $x \in \text{dom } P$ and define the index set

$$J(x) = \{i \in [k] : x \in \pi_1(G_i)\},$$

where π_1 denotes the canonical projection of $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m$ onto \mathbb{R}^n . Then there is a neighborhood U of x such that

$$(U \times \mathbb{R}^m) \cap \text{ghp } P \subset \bigcup_{i \in J(x)} G_i.$$

Proof

The affine subspace $\{x\} \times \mathbb{R}^m$ and the components G_i , $i \in [k]$, are nonempty polyhedral subsets of $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m$. If $j \notin J(x)$, the intersection of $\{x\} \times \mathbb{R}^m$ and G_i is empty and these two sets can be strongly separated. Hence there are neighborhoods U_i of x such that

$$(U_i \times \mathbb{R}^m) \cap G_i = \emptyset \text{ for } i \notin J(x).$$

Thus $U := \bigcap_{i \notin J(x)} U_i$ is also a neighborhood of x and

$$(U \times \mathbb{R}^m) \cap \text{gph } P \subset \left(\bigcup_{i=1}^k G_i \right) \setminus \left(\bigcup_{i \notin J(x)} G_i \right) \subset \bigcup_{i \in J(x)} G_i,$$

as required.

引理 2.2

Let G be a nonempty polyhedral set in $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m$. For $z = (x, y) \in \pi_1(G) \times \pi_2(G)$ define

$$d_x(z, G) = \min\{\|x' - x\| : (x', y) \in G\}$$

and

$$d_y(z, G) = \min\{\|y' - y\| : (x, y') \in G\}$$

the "horizontal" and the "vertical" distance of z to G , respectively. Then there exist nonnegative real numbers ξ, η such that

$$d_x(z, G) \leq \eta d_y(z, G) \text{ and } d_y(z, G) \leq \xi d_x(z, G) \quad (7)$$

for all $z \in \pi_1(G) \times \pi_2(G)$.

Proof

The convex polyhedral G can be represented in the form

$$G = \{(x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m : Ax + By \leq c\},$$

where $A \in \mathbb{R}^{l \times n}$, $B \in \mathbb{R}^{l \times m}$ and $c \in \mathbb{R}^l$. By the standard form of Hoffman's theorem there are reals α and β such that for each $a \in \mathcal{R}(A) + \mathbb{R}_+^l$, $b \in \mathcal{R}(B) + \mathbb{R}_+^l$, $x_0 \in \mathbb{R}^n$ and $y_0 \in \mathbb{R}^m$ one has

$$\text{dist}\left(x_0, \{x' : Ax' \leq a\}\right) \leq \alpha \|(Ax_0 - a)^+\|$$

and

$$\text{dist}\left(y_0, \{y' : By' \leq b\}\right) \leq \beta \|(By_0 - b)^+\|. \quad (8)$$

Put $\xi := \beta\|A\|, \eta := \alpha\|B\|$ and choose any $z := (x, y) \in \pi_1(G) \times \pi_2(G)$. Then we get from (8) that

$$\begin{aligned}d_y(z, G) &= \text{dist}\left(y, \{y' : By' \leq c - Ax\}\right) \\ &\leq \beta\|(Ax + By - c)^+\|.\end{aligned}\tag{9}$$

For \tilde{x} closest to x in the set $\{x' : Ax' \leq c - By\}$ ³ one has

$$\|(Ax + By - c)^+\| \leq \|(Ax + By - c) - (A\tilde{x} + By - c)\|,\tag{10}$$

which yields

$$\|(Ax + By - c)^+\| \leq \|A\|\|x - \tilde{x}\|.\tag{11}$$

³有 $\|x - \tilde{x}\| = d_x(z, G)$

But $\|x - \tilde{x}\| = d_x(z, G)$ by construction and thus, combining (9), (10) and (11), we get

$$d_y(z, G) \leq \beta \|(Ax + By - c)^+\| \leq \beta \|A\| \|x - \tilde{x}\| = \xi d_x(z, G).$$

The first inequality in (7) is proven in the same way. \square

定理 2.3

[?] ⁴ Let $P : \mathbb{R}^n \rightrightarrows \mathbb{R}^m$ be a polyhedral set-valued mapping. Then there is a constant λ such that P is locally upper Lipschitz with modulus λ at each $x \in \text{dom } P$.

Proof. Let $G_i, i \in [k]$, be the components of P . With the constant ξ_i associated with G_i according to Lemma 2.2 we put

$$\lambda = \max\{\xi_1, \dots, \xi_k\}.$$

⁴Outrata J, Kočvara M and Zowe J. *Nonsmooth Approach to Optimization Problems with Equilibrium Constraints, Theory, Applications and Numerical Results*. Kluwer Academic Publishers, 1998.

Now consider some arbitrary $x \in \text{dom } P$ and the index set

$$J(x) = \{i \in [k] : x \in \pi_1(G_i)\}.$$

By Lemma 2.1 there is a neighborhood U of x such that

$$(U \times \mathbb{R}^m) \cap \text{ghp } P \subset \bigcup_{i \in J(x)} G_i.$$

For $x' \in U$ with $x' \notin \text{dom } P$ nothing has to be shown. Hence let $x' \in \text{dom } P$ and $y' \in P(x')$. Then we have

$$(x', y') \in [(U \times \mathbb{R}^m) \cap \text{ghp } P] \subset \bigcup_{i \in J(x)} G_i,$$

which implies $(x', y') \in G_i$ for some $i \in J(x)$.






For this i we get

$$\begin{aligned}\text{dist}(y', P(x)) &= \text{dist}(y', \{v : (x, v) \in \text{ghp } P\}) \\ &\leq \text{dist}(y', \{v : (x, v) \in G_i\}) \\ &= d_y((x, y'), G_i) \leq \xi_i d_x((x, y'), G_i) \\ &= \xi_i \text{dist}(x, \{u : (u, y') \in G_i\}) \\ &\leq \xi \|x' - x\| \leq \lambda \|x' - x\|.\end{aligned}$$

Since $P(x)$ is closed and y' was arbitrary in $P(x')$, it follows that

$$P(x') \subset P(x) + \lambda \|x' - x\| \mathbf{B}$$

and we are done. □

-  Bonnans J F and Shapiro A. *Perturbation Analysis of Optimization Problems*. New York: Springer-Verlag, 2000.
-  Dontchev A L and Hager W W. *Implicit functions, Lipschitz maps, and stability in optimization*. Mathematics of Operations Research, 1994, **19**: 753-768.
-  Klatte D and Kummer B. *Aubin property and uniqueness of solutions in cone constrained optimization*. Math. methods Oper. Res., 2013, **77**: 291-304.
-  Robinson S M. *Some continuity properties of polyhedral multifunctions*. Mathematical Programming Study, 1981, **14**: 206-214.
-  Rockafellar R T and Wets R J B. *Variational Analysis*. New York: Springer-Verlag, 1998.