

深入理解 ADMM 算法预测-校正框架收敛性

预备知识 (二) 线性约束凸优化问题的变分不等式

考虑一般的线性约束凸优化问题:

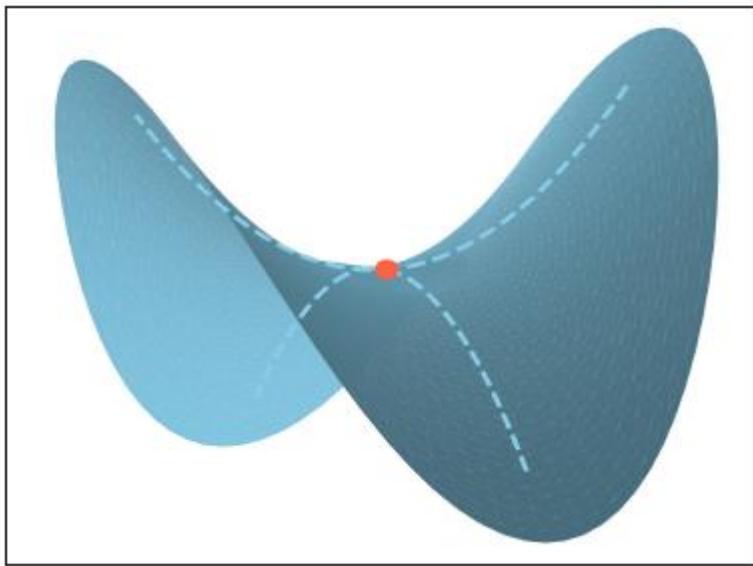
$$\min\{\theta(u) \mid \mathcal{A}u = b, u \in \mathcal{U}\} \quad (1.3)$$

其中, $\theta: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ 是凸函数, $\mathcal{U} \subset \mathbb{R}^n$ 是闭凸集, $\mathcal{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^m$ 。 λ 是 Lagrange 乘子, 问题(1.3)的 Lagrange 函数如下:

$$L(u, \lambda) = \theta(u) - \lambda^T(\mathcal{A}u - b), \quad (u, \lambda) \in \mathcal{U} \times \mathbb{R}^m \quad (1.4)$$

定义在 $\mathcal{U} \times \mathbb{R}^m$ 上的 Lagrange 函数的鞍点 $(u^*, \lambda^*) \in \mathcal{U} \times \mathbb{R}^m$ 满足:

$$L_{\lambda \in \mathbb{R}^m}(u^*, \lambda) \leq L(u^*, \lambda^*) \leq L_{u \in \mathcal{U}}(u, \lambda^*) \quad (1.5)$$



上面的不等式可写成下面的形式:

$$\begin{cases} u^* \in \mathcal{X}, & L(u, \lambda^*) - L(u^*, \lambda^*) \geq 0, \quad \forall u \in \mathcal{U}, \\ \lambda^* \in \mathbb{R}^m, & L(u^*, \lambda^*) - L(u^*, \lambda) \geq 0, \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}^m. \end{cases}$$

假设 $\theta(x)$ 是可微的， $\nabla\theta(x) = f(x)$,鞍点问题等价于:

$$\begin{cases} u^* \in \mathcal{U}, & \theta(u) - \theta(u^*) + (u - u^T)^T (-A^T \lambda^*) \geq 0, \forall u \in \mathcal{U}, \\ \lambda^* \in \Re^m, & (\lambda - \lambda^*)^T (Au^* - b) \geq 0, \forall \lambda \in \Re^m. \end{cases} \quad (1.6)$$

采用如下标记:

$$w = \begin{pmatrix} u \\ \lambda \end{pmatrix}, \quad F(w) = \begin{pmatrix} -A^T \lambda \\ Au - b \end{pmatrix} \quad \text{和} \quad \Omega = \mathcal{U} \times \Re^m$$

最优性条件可以表示成如下单调变分不等式形式

$$w^* \in \Omega, \quad \theta(u) - \theta(u^*) + (w - w^*)^T F(w^*) \geq 0, \quad \forall w \in \Omega. \quad (1.7)$$

F 是仿射算子,

$$F(w) = \begin{pmatrix} 0 & -A^T \\ A & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u \\ \lambda \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 \\ b \end{pmatrix}, \quad (1.8)$$

其中, 矩阵 $\begin{pmatrix} 0 & -A^T \\ A & 0 \end{pmatrix}$ 是斜对称的,

算子 F 是单调的, 因为

$$(w - \tilde{w})^T (F(w) - F(\tilde{w})) \geq 0, \text{ 这里 } (w - \tilde{w})^T (F(w) - F(\tilde{w})) = 0.$$