

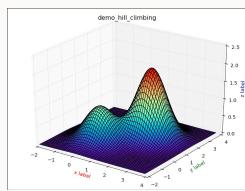
Monotone Operators and Base Splitting Schemes

Lin Wenjie

Nanjing Normal University

版本: 1.0

更新: 2024 年 6 月 4 日



以下整理了一些算子特别是单调算子的定义与性质，以及一些基本的分裂框架

1 集值算子 (Set-value Operators)

集值算子 (Set-value Operators) 是把一个集合上元素映射为另一个集合的子集的映射，即：

$$\begin{aligned}\mathbb{T} : \mathbb{E} &\rightarrow 2^{\mathbb{F}} \\ x &\rightarrow \mathbb{T}(x) \subset \mathbb{F}\end{aligned}$$

一般我们考虑的集值算子的形式如下：

$$\begin{aligned}\mathbb{T} : \mathbb{R}^n &\rightarrow 2^{\mathbb{R}^n} \\ x &\rightarrow \mathbb{T}(x) \subset \mathbb{R}^n\end{aligned}$$

定义 1.1 (定义域) 集值算子 \mathbb{T} 的定义域定义为：

$$\text{dom}\mathbb{T} = \{x | \mathbb{T}x \neq \emptyset\} \subset \mathbb{R}^n$$

定义 1.2 (图) 集值算子 \mathbb{T} 的图定义为：

$$\text{Gra}\mathbb{T} = \{(x, u) | u \in \mathbb{T}x\} \subset \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$$

定义 1.3 (L-lipschitz) 称算子 \mathbb{T} 是 L-lipschitz 的，如果：

$$\|u, v\| \leq L\|x - y\|, \forall (x, u), (y, v) \in \mathbb{T}$$

或写成

$$\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\| \leq L\|x - y\|, \forall x, y \in \text{dom}\{\mathbb{T}\}$$

注 可以通过反证得到, L-lipschitzs 算子都是单值算子

定义 1.4 (零点) 如果 $0 \in \mathbb{T}x$, 则称 x 为 \mathbb{T} 的一个零点, 记为

$$\text{Zer}\mathbb{T} = \{x | 0 \in \mathbb{T}x\} = \mathbb{T}^{-1}(0)$$

2 单调算子 (Monotone Operators)

定义 2.1 (单调算子) 称算子 \mathbb{T} 是单调的, 如果:

$$\langle u - v, x - y \rangle \geq 0, \forall (x, u), (y, v) \in \mathbb{T}$$

或写成

$$\langle \mathbb{T}x - \mathbb{T}y, x - y \rangle \geq 0, \forall x, y \in \text{dom}\{\mathbb{T}\}$$

定义 2.2 (极大单调算子) 称算子 \mathbb{T} 是极大单调的, 如果不存在一个单调算子 \mathbb{S} 使得

$$\text{Gra}\mathbb{T} \subsetneq \text{Gra}\mathbb{S}$$

例 2.1 函数 f 是凸函数, 则其次微分算子 ∂f 是单调算子; 又若 f 适当, 则则其次微分算子 ∂f 是极大单调算子;

2.1 强单调与余强制

定义 2.3 (强单调) 称算子 \mathbb{T} 是 μ - 强单调的, 如果

$$\langle u - v, x - y \rangle \geq \mu\|x - y\|^2, \forall (x, u), (y, v) \in \mathbb{T}$$

或写成 $\langle \mathbb{T}x - \mathbb{T}y, x - y \rangle \geq \mu\|x - y\|^2, \forall x, y \in \text{dom}\mathbb{T}$

定义 2.4 (余强制) 称算子 \mathbb{T} 是 μ - 余强制的, 如果

$$\langle u - v, x - y \rangle \geq \mu\|u - v\|^2, \forall (x, u), (y, v) \in \mathbb{T}$$

或写成 $\langle \mathbb{T}x - \mathbb{T}y, x - y \rangle \geq \mu\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|^2, \forall x, y \in \text{dom}\mathbb{T}$

注 显然, 强单调算子和余强制算子都是单调算子。

注 强单调和余强制是一组对偶性质:

$$\mathbb{T}\mu - \text{strongly monotone} \iff \mathbb{T}^{-1}\mu - \text{cocoercive}$$

注 如果 $\mathbb{T}\mu$ - 余强制, 即 $\langle \mathbb{T}x - \mathbb{T}y, x - y \rangle \geq \mu \|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|^2, \forall x, y \in \text{dom } T$ 则根据 cauchy-swarz 不等式, 有:

$$\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\| \leq \frac{1}{\mu} \|x - y\|, \forall x, y \in \text{dom } T$$

即余强制算子一定是 L -lipschitz 算子, 于是余强制算子也一定是单值算子。

注 同样可以定义极大 μ - 强单调算子与极大 μ - 余强制算子, 这二者也互为对偶

$$\mathbb{T}\text{maximal } \mu\text{- strongly monotone} \iff \mathbb{T}^{-1}\text{maximal } \mu\text{- cocoercive}$$

注 如果函数 f 是适当闭凸函数, 则:

$$f \quad L\text{-smooth} \iff \partial f \quad \frac{1}{L}\text{-余强制} \quad \text{文再文老师的书上有证明}$$

$$f\mu\text{-强凸} \iff \partial f\mu\text{-强单调} \iff \partial f^* = (\partial f)^{-1}\mu\text{-余强制} \iff f^*\frac{1}{\mu}\text{-smooth}$$

注

$$\begin{aligned} \mathbb{T}\mu\text{-强单调}, M \in \mathbb{R}^{n \times m} \text{列满秩} &\Rightarrow M^\top \mathbb{T}M \mu \sigma_{\min}^2(M) \text{-强单调} \\ pf : \langle M^\top \mathbb{T}Mx - M^\top \mathbb{T}My, x - y \rangle &= \langle \mathbb{T}Mx - \mathbb{T}My, M(x - y) \rangle \\ &= \langle \mathbb{T}M(x - y), M(x - y) \rangle \\ &\geq \mu \|M(x - y)\|^2 \\ &\geq \mu \sigma_{\min}^2(M) \|x - y\|^2 \end{aligned}$$

注

$$\mathbb{T}L\text{-lipschitz}, M \in \mathbb{R}^{n \times m} \Rightarrow M^\top \mathbb{T}M \mu \sigma_{\max}^2(M) \text{-lipschitz}$$

$$\begin{aligned} pf : &\|M^\top \mathbb{T}Mx - M^\top \mathbb{T}My\| \\ &\leq \sigma_{\max}(M) \|\mathbb{T}Mx - \mathbb{T}My\| \\ &\leq \sigma_{\max}(M) L \|Mx - My\| \\ &\leq \sigma_{\max}(M) L \sigma_{\max}(M) \|x - y\| \\ &= \mu \sigma_{\max}^2(M) \|x - y\| \end{aligned}$$

3 非扩张、稳定非扩张与平均算子 (Nonexpansive and averaged operators)

定义 3.1 (非扩张算子、NE) 称一个算子 \mathbb{T} 是非扩张的, 如果:

$$\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\| \leq \|x - y\|, \forall x, y \in \text{dom } \mathbb{T}$$

换句话说, 非扩张算子就是 1 -lipschitz 算子。如果定义中, 当 $x \neq y$ 时不等号严格成立, 则称为收缩算子 (contraction)

注 若算子 \mathbb{T}, \mathbb{S} 是非扩张的，则 $\mathbb{T}\mathbb{S}$ 是非扩张的且 $\theta\mathbb{T} + (1 - \theta)\mathbb{S}$ 是非扩张的, $\forall \theta \in (0, 1]$ 又若非扩张算子 \mathbb{T}, \mathbb{S} 中至少有一个是收缩算子，则 $\mathbb{T}\mathbb{S}$ 是收缩的且 $\theta\mathbb{T} + (1 - \theta)\mathbb{S}$ 是收缩算子, $\forall \theta \in (0, 1]$

定义 3.2 (稳定非扩张算子、FNE) 称一个算子 \mathbb{T} 是稳定非扩张的，如果：

$$\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|^2 \leq \|x - y\|^2 - \|(\mathbb{I} - \mathbb{T})x - (\mathbb{I} - \mathbb{T})y\|^2, \forall x, y \in \text{dom } \mathbb{T}$$

定理 3.1 \mathbb{T} 是一个算子，则以下等价：

- (1) \mathbb{T} 是稳定非扩张算子
- (2) $\mathbb{I} - \mathbb{T}$ 是稳定非扩张算子
- (3) $2\mathbb{T} - \mathbb{I}$ 是非扩张算子
- (4) $\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|^2 \leq \langle x - y, \mathbb{T}x - \mathbb{T}y \rangle, \forall x, y \in \text{dom } \mathbb{T}$
- (5) $0 \leq \langle \mathbb{T}x - \mathbb{T}y, (\mathbb{I} - \mathbb{T})x - (\mathbb{I} - \mathbb{T})y \rangle, \forall x, y \in \text{dom } \mathbb{T}$

定义 3.3 (平均算子) 对于 $\theta \in (0, 1)$ ，称算子 \mathbb{T} 是 θ -平均算子，如果

$$\exists \text{ 非扩张算子 } \mathbb{S}, \text{ s.t. } \mathbb{T} = (1 - \theta)\mathbb{I} + \theta\mathbb{S}$$

换句话说，平均算子是单位算子和一个非扩张算子的严格凸组合。 $\frac{1}{2}$ -平均算子又被称为稳定非扩张 (firmly nonexpansive)。

注 如果 \mathbb{T} 是 $\frac{1}{2}$ -平均算子，即 $\mathbb{T} = \frac{1}{2}\mathbb{I} + \frac{1}{2}(2\mathbb{T} - \mathbb{I})$ ，则 $2\mathbb{T} - \mathbb{I}$ 是非扩张算子，则有定理 3.1 得到 \mathbb{T} 稳定非扩张

定理 3.2

$$\begin{aligned} & \text{算子 } \mathbb{T} \text{ } \alpha - \text{平均} \\ \iff & (1 - \frac{1}{\alpha})\mathbb{I} + \frac{1}{\alpha}\mathbb{T} \text{ 非扩张} \\ \iff & \|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|^2 \leq \|x - y\|^2 - \frac{1 - \alpha}{\alpha}\|(\mathbb{I} - \mathbb{T})x - (\mathbb{I} - \mathbb{T})y\|^2, \forall x, y \in \text{dom } \mathbb{T} \\ \iff & \|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|^2 + (1 - 2\alpha)\|x - y\|^2 \leq 2(1 - \alpha)\langle x - y, \mathbb{T}x - \mathbb{T}y \rangle, \forall x, y \in \text{dom } \mathbb{T} \end{aligned}$$

注 从定理 3.2 可以看出，当 $1 \leq \frac{1-\alpha}{\alpha}$ 时，即 $0 < \alpha \leq \frac{1}{2}$ 时， α -平均算子 \mathbb{T} 是稳定非扩张算子

注 对于非扩张算子 $\mathbb{T}, -1 \leq \alpha \leq 1$ ，则 $\mathbb{A} = \mathbb{I} + \alpha\mathbb{T}$ 是单调算子。

pf:

$$\begin{aligned}
& \langle x - y, \mathbb{A}x - \mathbb{A}y \rangle \\
&= \langle x - y, x - y + \alpha(\mathbb{T}x - \mathbb{T}y) \rangle \\
&= \|x - y\|^2 + \alpha \langle x - y, \mathbb{T}x - \mathbb{T}y \rangle \\
&\geq \|x - y\|^2 - |\alpha| \|x - y\| \|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\| \\
&\geq \|x - y\|^2 - |\alpha| \|x - y\|^2 \geq 0
\end{aligned}$$

4 不动点迭代 (Fixed-point iteration)

定义 4.1 (不动点) x 为单值算子 \mathbb{T} 的不动点, 如果

$$\mathbb{T}x = x$$

记 $\text{Fix}\mathbb{T} = \{x | x = \mathbb{T}x\} = (\mathbb{I} - \mathbb{T})^{-1}(0)$ 为单值算子 \mathbb{T} 的不动点集合。

注 如果单值算子 \mathbb{T} 是非扩张的且 $\text{dom}\mathbb{T} = \mathbb{R}^n$, 则 $\text{Fix}\mathbb{T}$ 是闭凸集。

不动点迭代 (FPI) 的格式为:

$$x^{k+1} = \mathbb{T}x^k (k = 0, 1, 2, \dots)$$

如果 \mathbb{T} 是一个收缩算子, 则可以利用 Banach 不动点定理得到收敛性, 且收敛到不动点。但是对于优化问题, 收缩的条件不易满足, 下面我们来考虑对平均算子使用不动点迭代。

注 注意到, 对于任意的非扩张算子 \mathbb{T} , 则有平均算子 $(1 - \theta)\mathbb{I} + \theta\mathbb{T}$ 的不动点集合与 \mathbb{T} 是相同的, 于是只要对平均算子 $(1 - \theta)\mathbb{I} + \theta\mathbb{T}$ 运用不动点迭代就可以得到非扩张算子 \mathbb{T} 的不动点。

引理 4.1 假设 $\{V^k\}, \{S^k\}$ 是非负数列, 且 $V^{K+1} \leq V^k - S^k (k = 0, 1, 2, \dots)$, 则 $\{V^k\}$ 单调递减, 且 $S^K \rightarrow 0$

又若 $\{S^k\}$ 单调递减, 则 $S^K \leq \frac{V^0}{N+1}$

定理 4.2 (平均算子不动点迭代的收敛性) 有平均算子 $\mathbb{I} = (1 - \theta)\mathbb{I} + \theta\mathbb{S}$, 其中 \mathbb{S} 为非扩张算子, 且 $\text{Fix}\mathbb{T}$, 令:

$$x^{k+1} = \mathbb{T}x^k (k = 0, 1, 2, \dots)$$

则 $\{x^k\}$ 收敛于 $\text{Fix}\mathbb{T}$ 中的一点, 且 $\{\|x^{k+1} - x^k\|\}$ 单调递减且满足

$$\|x^{k+1} - x^k\|^2 \leq \frac{\theta}{(k+1)(1-\theta)} \text{dist}^2(x^0, \text{Fix}\mathbb{T})$$

证明.

$$\begin{aligned}
\|x^{k+1} - x^*\|^2 &= \|(1-\theta)x^k + \theta\mathbb{S}x^k - x^*\|^2 \\
&= \|(1-\theta)x^k + \theta\mathbb{S}x^k - (1-\theta)x^* + \theta\mathbb{S}x^*\|^2 \\
&= \|(1-\theta)(x^k - x^*) + \theta(\mathbb{S}x^k - \mathbb{S}x^*)\|^2 \\
&= (1-\theta)\|x^k - x^*\|^2 + \theta\|\mathbb{S}x^k - \mathbb{S}x^*\|^2 - \theta(1-\theta)\|\mathbb{S}x^k - x^k\|^2 \\
&\leq (1-\theta)\|x^k - x^*\|^2 + \theta\|x^k - x^*\|^2 - \theta(1-\theta)\|\mathbb{S}x^k - x^k\|^2 \\
&= \|x^k - x^*\|^2 - \theta(1-\theta)\|\mathbb{S}x^k - x^k\|^2 \\
&= \|x^k - x^*\|^2 - \frac{(1-\theta)}{\theta}\|x^{k+1} - x^k\|^2
\end{aligned}$$

则根据引理 4.1 得到 $\{\|x^k - x^*\|\}$ 单调递减, 到 $\{\|x^{k+1} - x^k\|\}$ 收敛于 0。

又因为 \mathbb{T} 是非扩张算子, 则有 $\{\|x^{k+1} - x^k\|\}$ 单调递减。于是根据引理 4.1, 得到:

$$\|x^{k+1} - x^k\|^2 \leq \frac{\theta}{(k+1)(1-\theta)}\|x^0 - x^*\|^2$$

则:

$$\|x^{k+1} - x^k\|^2 \leq \frac{\theta}{(k+1)(1-\theta)}\text{dist}^2(x^0, \text{Fix } \mathbb{T})$$

下面证明点列 $\{x^k\}$ 收敛于 $\text{Fix } \mathbb{T}$ 中一点:

由上述证明可知, 点列 $\{x^k\}$ 有界, 取其中一个聚点 y^* , 则有 $\{x^{k_i}\}$ 使得 $x^{k_i} \rightarrow y^*(i \rightarrow +\infty)$ 由于 $\|x^{k+1} - x^k\| \rightarrow 0$, 则 $(\mathbb{T} - \mathbb{I})(x^k) \rightarrow 0$, 则 $(\mathbb{T} - \mathbb{I})(x^{k_i}) \rightarrow 0$, 则由海涅定理得到

$$(\mathbb{T} - \mathbb{I})(y^*) = 0$$

, 则 $y^* \in \text{Fix } \mathbb{T}$

将前半部分的 x^* 替换成 y^* , 则有 $\{\|x^k - y^*\|\}$ 单调递减有下界, 则存在极限, 又因为子列 $\{\|x^{k_i} - y^*\|\}$ 有极限 0, 则 $\{\|x^k - y^*\|\}$ 有极限 0, 于是

$$x^k \rightarrow y^*$$

, 即点列 $\{x^k\}$ 收敛于 $\text{Fix } \mathbb{T}$ 中一点。

例 4.1 (Forward Step method)

问题: 找到 $x \in \mathbb{R}^n$ 使得 $0 = \mathbb{F}(x)$ 等价于求解 $\text{Fix}(\mathbb{I} - \alpha\mathbb{F})$ 则 FPI 为

$$x^{k+1} = x^k - \alpha\mathbb{F}x^k := \mathbb{T}(x^k)$$

如果 \mathbb{F} 是 β -余强制的，即 $\langle \mathbb{F}x - \mathbb{F}y, x - y \rangle \geq \beta \|\mathbb{F}x - \mathbb{F}y\|^2, \forall x, y \in \text{dom } F$ 则

$$\begin{aligned}\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|^2 &= \|(\mathbb{I} - \alpha\mathbb{F})x - (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{F})y\|^2 \\ &= \|x - y - \alpha(\mathbb{F}x - \mathbb{F}y)\|^2 \\ &= \|x - y\|^2 - 2\alpha \langle \mathbb{F}x - \mathbb{F}y, x - y \rangle + \alpha^2 \|\mathbb{F}x - \mathbb{F}y\|^2 \\ &\leq \|x - y\|^2 - 2\alpha\beta \|\mathbb{F}x - \mathbb{F}y\|^2 + \alpha^2 \|\mathbb{F}x - \mathbb{F}y\|^2\end{aligned}$$

由此可以得到，当 $\alpha^2 - 2\alpha\beta \leq 0$ (即 $0 < \alpha \leq 2\beta$) 时， \mathbb{T} 为非扩张算子，则 $\mathbb{T}_0 = \mathbb{I} - 2\beta\mathbb{F}$ 是非扩张算子。

而 $\mathbb{T} = \mathbb{I} - 2\alpha\mathbb{F} = (1 - \theta)\mathbb{I} + \theta(\mathbb{I} - 2\beta\mathbb{F}) = \mathbb{I} - 2\theta\alpha\mathbb{F}$ ，其中 $\theta = \frac{\alpha}{2\beta}$ ，则 \mathbb{T} 是 $\frac{\alpha}{2\beta}$ -平均算子，所以 FPI 收敛(当 $0 < \alpha < 2\beta$)。

又若 \mathbb{F} 是 μ -强单调的，即 $\langle \mathbb{F}x - \mathbb{F}y, x - y \rangle \geq \mu \|x - y\|^2, \forall x, y \in \text{dom } F$ 则

$$\begin{aligned}\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|^2 &= \|(\mathbb{I} - \alpha\mathbb{F})x - (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{F})y\|^2 \\ &= \|x - y - \alpha(\mathbb{F}x - \mathbb{F}y)\|^2 \\ &= \|x - y\|^2 - 2\alpha \langle \mathbb{F}x - \mathbb{F}y, x - y \rangle + \alpha^2 \|\mathbb{F}x - \mathbb{F}y\|^2 \\ &\leq \|x - y\|^2 - 2\alpha\mu \|x - y\|^2 + \frac{\alpha^2}{\beta^2} \|x - y\|^2 (\beta - \text{余强制} \Rightarrow \frac{1}{\beta} - \text{Lipschitz}) \\ &= (1 - 2\alpha\mu + \frac{\alpha^2}{\beta^2}) \|x - y\|^2\end{aligned}$$

则当 $0 < \alpha < 2\mu\beta^2$ 时， \mathbb{T} 是收缩算子，所以收敛。

根据上述分析，当 $\mathbb{F} = \nabla f$ 时，可以推出梯度下降法的收敛性。

5 Resolvents

算子 \mathbb{A} 的 Resolvents 为 $\mathbb{J}_{\mathbb{A}} = (\mathbb{I} + \mathbb{A})^{-1}$

算子 \mathbb{A} 的 Reflected Resolvents 为 $\mathbb{R}_{\mathbb{A}} = 2\mathbb{J}_{\mathbb{A}} - \mathbb{I}$

定理 5.1 如果 \mathbb{A} 为极大单调算子，则 $\mathbb{R}_{\mathbb{A}}$ 是非扩张算子，且 $\text{dom } \mathbb{R}_{\mathbb{A}} = \mathbb{R}^n$ ， $\mathbb{J}_{\mathbb{A}}$ 是 $\frac{1}{2}$ -平均算子，且 $\text{dom } \mathbb{J}_{\mathbb{A}} = \mathbb{R}^n$

证明. 设 $(x, u), (y, v) \in \mathbb{J}_{\mathbb{A}}$ ，则 $x \in u + \mathbb{A}u, y \in v + \mathbb{A}v$ ，则

$$x - u \in \mathbb{A}u, y - v \in \mathbb{A}v$$

$$2u - x \in \mathbb{R}_{\mathbb{A}}x, 2v - y \in \mathbb{R}_{\mathbb{A}}y$$

则由 \mathbb{A} 的单调性得到

$$\langle (x - u) - (y - v), u - v \rangle \geq 0$$

且

$$\begin{aligned} \| (2u - x) - (2v - y) \|^2 &= \| x - y - 2(u - v) \|^2 \\ &= \| x - y \|^2 - 4 \langle u - v, x - y \rangle + 4 \langle u - v, u - v \rangle \\ &= \| x - y \|^2 - 4 \langle u - v, (x - u) - (y - v) \rangle \\ &\leq \| x - y \|^2 \end{aligned}$$

于是 $\mathbb{R}_{\mathbb{A}}$ 是非扩张算子，而 $\mathbb{J}_{\mathbb{A}} = \frac{1}{2}\mathbb{I} + \frac{1}{2}\mathbb{R}_{\mathbb{A}}$ 为 $\frac{1}{2}$ -平均算子。

$\text{dom}\mathbb{R}_{\mathbb{A}} = \mathbb{R}^n, \text{dom}\mathbb{J}_{\mathbb{A}} = \mathbb{R}^n$ 证明略。

定理 5.2 如果 \mathbb{A} 为极大单调算子，则 $\text{Fix}\mathbb{J}_{\mathbb{A}}$ 是闭凸集，且 $\text{Zer}\mathbb{A} = \text{Fix}\mathbb{J}_{\mathbb{A}}$

证明. 由于 $\mathbb{J}_{\mathbb{A}}$ 是非扩展算子，则 $\text{Fix}\mathbb{J}_{\mathbb{A}}$ 是闭凸集。

$$\begin{aligned} x \in \text{Zer}\mathbb{A} &\iff 0 \in \mathbb{A}x \\ &\iff x \in x + \mathbb{A}x \\ &\iff x = \mathbb{J}_{\mathbb{A}}x \\ &\iff x \in \text{Fix}\mathbb{J}_{\mathbb{A}} \end{aligned}$$

\mathbb{J}, \mathbb{R} 的基本性质：

假设 \mathbb{A} 为极大单调算子（根据上面的命题可以得到： $\mathbb{J}_{\mathbb{A}}$ 是单值算子）， $\alpha > 0$

- * 如果 $\mathbb{B}(x) = \mathbb{A}x + t$, 则 $\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}(u) = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(u - \alpha t)$
- * 如果 $\mathbb{B}(x) = \mathbb{A}(x - t)$, 则 $\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}(u) = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(u - t) + t$
- * 如果 $\mathbb{B}(x) = -\mathbb{A}(t - x)$, 则 $\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}(u) = t - \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(t - u)$
- * $\mathbb{J}_{\alpha^{-1}\mathbb{A}}(x) + \alpha^{-1}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}^{-1}}(\alpha x) = x$, 特别的有 $\mathbb{J}_{\mathbb{A}} + \mathbb{J}_{\mathbb{A}}^{-1} = \mathbb{I}$
- * $\mathbb{R}_{\mathbb{A}}(\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A}) = \mathbb{I} - \alpha\mathbb{A}$
- * 又若 \mathbb{A} 是单值算子, 则 $\mathbb{R}_{\mathbb{A}} = (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{A})(\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})^{-1}$

例 5.1 考虑 $\min f(x)$, 其中 f 是适当闭凸函数, 则 $\forall \alpha > 0$

$$\begin{aligned} x \in \operatorname{argmin} f(x) &\iff 0 \in \partial f(x) \\ &\iff 0 \in \alpha \partial f(x) \\ &\iff x \in x + \alpha \partial f(x) \\ &\iff x = (\mathbb{I}) + \alpha \partial f)^{-1}(x) = \mathbb{J}_{\alpha \partial f}(x) \\ &\iff x \in \operatorname{Fix} \mathbb{J}_{\alpha \partial f} \end{aligned}$$

于是其不动点迭代的基本格式为:

$$\begin{aligned} x^{k+1} &= (\mathbb{I}) + \alpha \partial f)^{-1}(x^k) = \mathbb{J}_{\alpha \partial f}(x^k) \\ &\iff 0 \in \partial f(x^{k+1}) + \frac{1}{\alpha}(x^{k+1} - x^k) \\ &\iff x^{k+1} \in \operatorname{argmin}_w \{f(w) + \frac{1}{2\alpha} \|w - x^k\|^2\} \\ &\iff x^{k+1} = \operatorname{Prox}_{\alpha f}(x^k) \end{aligned}$$

这就是临近点算法, 即 PPA。

例 5.2 考虑带线性约束的优化问题:

$$\begin{aligned} \min \quad &f(x) \\ \text{s.t.} \quad &Ax = b \end{aligned}$$

其中 f 是适当闭凸函数, 其对偶问题为:

$$\begin{aligned} &\max_{\lambda} \min_x f(x) + \langle \lambda, Ax - b \rangle \\ &= \max_{\lambda} \min_x f(x) + \langle A^\top \lambda, x \rangle - \langle \lambda, b \rangle \\ &= \max_{\lambda} -\langle \lambda, b \rangle - \max_x \langle -A^\top \lambda, x \rangle - f(x) \\ &= \max_{\lambda} -\langle \lambda, b \rangle - f^*(-A^\top \lambda) \\ &= -\min_{\lambda} f^*(-A^\top \lambda) + \langle \lambda, b \rangle \\ &= -\min_{\lambda} g(\lambda) \end{aligned}$$

对对偶问题使用 PPA 算法得到:

$$\begin{aligned} \lambda^{k+1} &= \operatorname{Prox}_{\alpha g}(\lambda^k) = \mathbb{J}_{\alpha \partial g}(\lambda^k) \\ &\iff 0 \in \alpha \partial g(\lambda^{k+1}) + \lambda^{k+1} - \lambda^k \\ &\iff \lambda^{k+1} \in \lambda^k - \alpha \partial g(\lambda^{k+1}) \\ &\iff \lambda^{k+1} \in \lambda^k - \alpha[-A \partial f^*(-A^\top \lambda^{k+1}) + b] \\ &\iff \exists x^k \in \partial f^*(-A^\top \lambda^{k+1}), \lambda^{k+1} = \lambda^k - \alpha(-Ax^k + b) \\ &\iff \exists x^k \in \partial f^*(-A^\top \lambda^{k+1}), \lambda^{k+1} = \lambda^k + \alpha(Ax^k - b) \end{aligned}$$

而

$$\begin{aligned}
x^k &\in \partial f^*(-A^\top \lambda^{k+1}) \\
\iff -A^\top \lambda^{k+1} &\in \partial f(x^k) \\
\iff 0 &\in \partial f(x^k) + A^\top \lambda^{k+1} \\
\iff 0 &\in \partial f(x^k) + A^\top (\lambda^k + \alpha(Ax^k - b)) \lambda^{k+1} \\
\iff x^k &\in \underset{w}{\operatorname{argmin}} \{f(w) + \langle \lambda^k, Aw - b \rangle + \frac{\alpha}{2} \|Aw - b\|^2\}
\end{aligned}$$

综合一下得到迭代过程为：

$$\begin{aligned}
x^k &\in \underset{w}{\operatorname{argmin}} \{f(w) + \langle \lambda^k, Aw - b \rangle + \frac{\alpha}{2} \|Aw - b\|^2\} \\
\lambda^{k+1} &= \lambda^k + \alpha(Ax^k - b)
\end{aligned}$$

这就是增广拉格朗日方法，即 ALM，他是对对偶问题进行 PPA 算法。

6 算子分裂 (Operator Splitting)

6.1 Forward-backward splitting(FBS) and Backward-forward splitting(BFS)

问题：

$$\underset{x \in \mathbb{R}^n}{\operatorname{find}} \quad 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x$$

其中 \mathbb{A}, \mathbb{B} 为极大单调算子，且 \mathbb{A} 是 β -余强制的单值算子。

分析, $\forall \alpha > 0$:

$$\begin{aligned}
0 &\in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x \\
\iff 0 &\in (\mathbb{I} + \alpha \mathbb{B})x - (\mathbb{I} - \alpha \mathbb{A})x \\
\iff (\mathbb{I} - \alpha \mathbb{A})x &\in (\mathbb{I} + \alpha \mathbb{B})x \\
\iff x &= (\mathbb{I} + \alpha \mathbb{B})^{-1}(\mathbb{I} - \alpha \mathbb{A})x \\
\iff x &= \mathbb{J}_{\alpha \mathbb{B}}(\mathbb{I} - \alpha \mathbb{A})x \\
\iff x &\in \operatorname{Fix} \mathbb{J}_{\alpha \mathbb{B}}(\mathbb{I} - \alpha \mathbb{A})
\end{aligned}$$

由此，他的不动点迭代为 FBS:

$$x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha \mathbb{B}}(\mathbb{I} - \alpha \mathbb{A})x^k$$

且当 $0 < \alpha < 2\beta$ 时，该 FBS 收敛。

在上面的分析中，可以改变一下分析思路，可以得到：

$$\begin{aligned}
0 &\in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x \\
\iff 0 &\in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})x - (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{A})x \\
\iff (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{A})x &\in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})x \\
\iff \exists z \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})x, z &= (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{A})x \\
\iff \exists z : x = (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})^{-1}z, z &= (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{A})x \\
\iff \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, z &= (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{A})\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z \\
\iff \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, z &\in \text{Fix}(\mathbb{I} - \alpha\mathbb{A})\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}
\end{aligned}$$

由此，他的不动点迭代为 FBS：

$$\begin{cases} x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z^k \\ z^{k+1} = (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{A})z^k \end{cases}$$

且当 $0 < \alpha < 2\beta$ 时，该 FBS 收敛。

例 6.1 考虑问题：

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

其中， f, g 都是适当闭凸函数，且 f 是梯度 L - 利普西茨连续函数。对其利用 FBS 得到：

$$\begin{aligned}
x^{k+1} &= \mathbb{J}_{\alpha\partial g}(\mathbb{I} - \alpha\nabla f)x^k \\
\iff x^{k+1} &= \text{Prox}_{\alpha g}((x^k - \alpha\nabla f(x^k))) \\
\iff x^{k+1} &= \underset{w}{\operatorname{argmin}}\{g(w) + \frac{1}{2\alpha}\|w - (x^k - \alpha\nabla f(x^k))\|^2\}
\end{aligned}$$

即临近点梯度法 PG。

6.2 Peaceman-Rachford splitting(PRS) and Douglas-Rachford splitting(DRS)

问题：

$$\underset{x \in \mathbb{R}^n}{\operatorname{find}} \quad 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x$$

其中 \mathbb{A}, \mathbb{B} 为极大单调算子。

分析, $\forall \alpha > 0$:

$$\begin{aligned}
& 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x \\
\iff & 0 \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})x - (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{B})x \\
\iff & 0 \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})x - \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{A}}(\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})x \\
\iff & \exists z \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})x, 0 \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})x - \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, 0 \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z - \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, 2\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z - \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z = 2\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z - \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, z = \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z \quad (PRS) \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, z = \left(\frac{1}{2}\mathbb{I} + \frac{1}{2}\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}\right)z \quad (DRS)
\end{aligned}$$

由此根据倒数第二个式子得到的不动点迭代为 PRS, 但是由于 $\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}$ 仅仅时非扩张算子, 则该迭代不一定收敛, 而倒数第一个式子得到的不动点迭代 DRS 是收敛的。

6.3 Davis-Yin splitting(DYS)

问题:

$$\underset{x \in \mathbb{R}^n}{find} \quad 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B} + \mathbb{C})x$$

其中 $\mathbb{A}, \mathbb{B}, \mathbb{C}$ 为极大单调算子, \mathbb{C} 是 β -余强制的单值算子。

分析, $\forall \alpha > 0$:

$$\begin{aligned}
& 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x \\
\iff & 0 \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})x - (\mathbb{I} - \alpha\mathbb{B})x + \alpha\mathbb{C}x \\
\iff & 0 \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})x - \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{A}}(\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})x + \alpha\mathbb{C}x \\
\iff & \exists z \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{B})x, 0 \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})x - \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z + \alpha\mathbb{C}x \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, 0 \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z - \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}z + \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, (\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}})z \in (\mathbb{I} + \alpha\mathbb{A})\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}})z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, 2\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z - (\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}})z = 2\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}})z - (\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}})z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, z + \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z = \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{A}}(\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}})z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, z = (\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{A}}(\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}) - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}})z \\
\iff & \exists z : x = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z, z = \left(\frac{1}{2}\mathbb{I} + \frac{1}{2}\mathbb{T}\right)z, \mathbb{T} = (\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{A}}(\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}) - \alpha\mathbb{C}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}})
\end{aligned}$$

由此得到的不动点迭代即为 DYS:

$$\begin{cases} x^{k+\frac{1}{2}} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}z^k \\ x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(2x^{k+\frac{1}{2}} - z^k - \alpha\mathbb{C}x^{k+\frac{1}{2}}) \\ z^{k+1} = z^k + x^k - x^{k+\frac{1}{2}} \end{cases}$$

可以证明当 $0 < \alpha < 2\beta$ 时, 算法收敛。

7 矩阵变换方法 (Variable metric methods)

7.1 带有矩阵变换的 PPA (Variable metric proximal point method)

对于极大单调算子 \mathbb{A} 以及正定矩阵 M , 由第一节的知识得到算子 $M^{-\frac{1}{2}}\mathbb{A}M^{-\frac{1}{2}}$ 也是极大单调算子, 对这个算子利用 PPA 得到:

$$y^{k+1} = (\mathbb{I} + \alpha M^{-\frac{1}{2}}\mathbb{A}M^{-\frac{1}{2}})^{-1}y^k$$

令 $x^k = M^{-\frac{1}{2}}y^k$, 则:

$$\begin{aligned}
& y^k \in (\mathbb{I} + \alpha M^{-\frac{1}{2}}\mathbb{A}M^{-\frac{1}{2}})y^{k+1} \\
\iff & x^k \in (\mathbb{I} + \alpha M^{-1}\mathbb{A})x^{k+1} \\
\iff & x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha M^{-1}\mathbb{A}}(x^k)
\end{aligned}$$

对此, 当 $\mathbb{A} = \partial f$, 其中 f 是一个适当闭凸函数, 则

$$\begin{aligned} x^k &\in (\mathbb{I} + \alpha M^{-1} \partial f) x^{k+1} \\ \iff 0 &\in \partial f(x^{k+1}) + \frac{1}{\alpha} M(x^{k+1} - x^k) \\ \iff x^{k+1} &\in \underset{x}{\operatorname{argmin}} \left\{ f(x) + \frac{1}{2\alpha} \|x - x^k\|_M^2 \right\} \end{aligned}$$

7.2 带有矩阵变换的 FBS(Variable metric forward-backward splitting)

考虑问题:

$$\underset{x \in \mathbb{R}^n}{\operatorname{find}} \quad 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x$$

其中 \mathbb{A}, \mathbb{B} 为极大单调算子, 且 \mathbb{A} 是 β -余强制的单值算子。

取正定矩阵 $M, M^{-\frac{1}{2}} \mathbb{A} M^{-\frac{1}{2}}, M^{-\frac{1}{2}} \mathbb{B} M^{-\frac{1}{2}}$ 也是极大单调算子。则原问题等价于:

$$\underset{x \in \mathbb{R}^n}{\operatorname{find}} \quad 0 \in (M^{-\frac{1}{2}} \mathbb{A} M^{-\frac{1}{2}} + M^{-\frac{1}{2}} \mathbb{B} M^{-\frac{1}{2}})x$$

对此使用 FBS 得到迭代格式为:

$$y^{k+1} = (\mathbb{I} + \alpha M^{-\frac{1}{2}} \mathbb{B} M^{-\frac{1}{2}})^{-1} (\mathbb{I} - \alpha M^{-\frac{1}{2}} \mathbb{A} M^{-\frac{1}{2}}) y^k$$

设 $x^k = M^{-\frac{1}{2}} y^k$, 则得到:

$$\begin{aligned} x^{k+1} &= (M + \alpha \mathbb{B})^{-1} (M - \alpha \mathbb{A}) x^k \\ &= (\mathbb{I} + \alpha M^{-1} \mathbb{B})^{-1} (\mathbb{I} - \alpha M^{-1} \mathbb{A}) x^k \\ &= \mathbb{J}_{\alpha M^{-1} \mathbb{B}} (\mathbb{I} - \alpha M^{-1} \mathbb{A}) x^k \end{aligned}$$

对此, 当 $\mathbb{A} = \nabla f, \mathbb{B} = \partial g$ 其中 f, g 是适当闭凸函数, 且 f 是梯度 L -利普西茨连续函数, 则:

$$\begin{aligned} x^{k+1} &= \mathbb{J}_{\alpha M^{-1} \partial g} (\mathbb{I} - \alpha M^{-1} \nabla f) x^k \\ &= \underset{x}{\operatorname{argmin}} \left\{ g(x) + \langle \nabla f(x^k), x \rangle \frac{1}{2\alpha} \|x - x^k\|_M^2 \right\} \end{aligned}$$

7.3 M-范数意义下的平均算子 (Averagedness with respect to M-Norm)

取一个对称正定矩阵 M , 称算子 \mathbb{T} 是在 M -范数下非扩张的, 如果:

$$\|\mathbb{T}x - \mathbb{T}y\|_M \leq \|x - y\|_M, \forall x, y \in \operatorname{dom} \mathbb{T}$$

对于 $\theta \in (0, 1)$, 称算子 \mathbb{S} 是在 M -范数下的 θ -平均算子, 如果 $\mathbb{S} = (1 - \theta)\mathbb{I} + \theta\mathbb{T}$, 其中 \mathbb{T} 是一个在 M -范数下非扩张算子

定理 7.1 M 为一个对称正定矩阵, \mathbb{T} 为一个算子, 则算子 $M^{-\frac{1}{2}}\mathbb{T}M^{-\frac{1}{2}}$ 在 2-范数意义下是非扩张的等价于 $M^{-1}\mathbb{T}$ 在 $M-$ 范数意义下是非扩张的.

8 分裂方法中的对偶

8.1 Attouch-Thera duality

考虑问题:

$$\underset{x}{\text{find}} \quad 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x$$

其中 \mathbb{A}, \mathbb{B} 是极大单调算子, 则:

$$\begin{aligned} & x \in \text{Zer}(\mathbb{A} + \mathbb{B}) \\ \iff & \exists u : -u \in \mathbb{A}x, u \in \mathbb{B}x \\ \iff & \exists u : -x \in -\mathbb{A}^{-1}(-u), x \in \mathbb{B}^{-1}(u) \\ \Rightarrow & \exists u : 0 \in (-\mathbb{A}^{-1}(-\mathbb{I}) + \mathbb{B}^{-1})u \\ \iff & \exists u \in \text{Zer}(-\mathbb{A}^{-1}(-\mathbb{I}) + \mathbb{B}^{-1}) \end{aligned}$$

记算子 $-\mathbb{A}^{-1}(-\mathbb{I}) = A^{-\mathbb{V}}$, 则记以下问题为原问题的对偶问题:

$$\underset{u}{\text{find}} \quad 0 \in (A^{-\mathbb{V}} + \mathbb{B}^{-1})u$$

可以证明:

$$\text{Zer}(\mathbb{A} + \mathbb{B}) \neq \emptyset \iff \text{Zer}(A^{-\mathbb{V}} + \mathbb{B}^{-1}) \neq \emptyset$$

证明.

$$\begin{aligned} & \text{Zer}(\mathbb{A} + \mathbb{B}) \neq \emptyset \\ \iff & \exists x : 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x \\ \iff & \exists x, u : -u \in \mathbb{A}x, u \in \mathbb{B}x \\ \iff & \exists x, u : -x \in -\mathbb{A}^{-1}(-u) = A^{-\mathbb{V}}u, x \in \mathbb{B}^{-1}u \\ \iff & \exists u : 0 \in (A^{-\mathbb{V}} + \mathbb{B}^{-1})u \\ \iff & \text{Zer}(A^{-\mathbb{V}} + \mathbb{B}^{-1}) \neq \emptyset \end{aligned}$$

例 8.1 考虑优化问题:

$$\min_x f(x) + g(x)$$

其中 f, g 是适当闭凸函数, 其等价于问题:

$$\underset{x}{\text{find}} \quad 0 \in (\partial f + \partial g)x$$

其中 $\partial f, \partial g$ 是极大单调算子, 其对偶问题为:

$$\begin{aligned} & \underset{u}{\text{find}} \quad 0 \in ((\partial f)^{-1} + (\partial g)^{-1})u \\ & \iff 0 \in -(\partial f)^{-1}(-u) + (\partial g)^{-1}(u) \\ & \iff 0 \in -\partial f^*(-u) + \partial g^*(u) \end{aligned}$$

这相当于优化问题:

$$\max_u f^*(-u) + g^*(u)$$

即原优化问题的对偶问题。

8.2 具体的例子

在分裂算法中加入对偶变量的迭代, 可以验证原始问题的正确性

例 8.2

$$\underset{x}{\text{find}} \quad 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x$$

其中 \mathbb{A}, \mathbb{B} 是极大单调算子, 且 \mathbb{A} 是单值算子, 则 FBS 的迭代格式为:

$$\begin{cases} x^{k+\frac{1}{2}} = (\mathbb{I} - \alpha \mathbb{A})x^k \\ x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha \mathbb{B}}x^{k+\frac{1}{2}} \end{cases}$$

加入了对偶迭代则变成:

$$\begin{cases} x^{k+\frac{1}{2}} = (\mathbb{I} - \alpha \mathbb{A})x^k \\ u^{k+\frac{1}{2}} = -\mathbb{A}x^k \quad (x^k \in A^{-1}u^{k+\frac{1}{2}}) \\ x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha \mathbb{B}}x^{k+\frac{1}{2}} \\ u^{k+1} = \frac{1}{\alpha}(x^{k+\frac{1}{2}} - x^{k+1}) \in \mathbb{B}x^{k+1} \quad (x^{k+1} \in \mathbb{B}^{-1}u^{k+1}) \end{cases}$$

当 $x \rightarrow x^* \in \text{Zer}(\mathbb{A} + \mathbb{B})$, 设 $u^{k+\frac{1}{2}} \rightarrow -\mathbb{A}x^* = u^*$, 则:

$$\begin{aligned} x^{k+\frac{1}{2}} &\rightarrow x^* - \alpha \mathbb{A}x^* = x^* + \alpha u^* \\ u^{k+1} &\rightarrow \frac{1}{\alpha}(x^* + \alpha u^* - x^*) = u^* \in \mathbb{B}x^* \end{aligned}$$

于是, $u^* \in \text{Zer}(A^{-1} + \mathbb{B}^{-1})$

例 8.3

$$\underset{x}{\text{find}} \quad 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x$$

其中 \mathbb{A}, \mathbb{B} 是极大单调算子，则 DRS 的迭代格式为：

$$\begin{cases} x^{k+\frac{1}{2}} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}} z^k \\ x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(2x^{k+\frac{1}{2}} - z^k) \\ z^{k+1} = z^k + x^{k+1} - x^{k+\frac{1}{2}} \end{cases}$$

加入对偶迭代得到：

$$\begin{cases} x^{k+\frac{1}{2}} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}} z^k \\ u^{k+\frac{1}{2}} = \frac{1}{\alpha}(z^k - x^{k+\frac{1}{2}}) \in \mathbb{B}x^{k+\frac{1}{2}} \\ x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(2x^{k+\frac{1}{2}} - z^k) \\ u^{k+1} = \frac{1}{\alpha}(x^k - x^{k+\frac{1}{2}} + \alpha u^{k+\frac{1}{2}}) \in -\mathbb{A}x^{k+1} \\ z^{k+1} = z^k + x^{k+1} - x^{k+\frac{1}{2}} \end{cases}$$

则可以得到：

$$\begin{aligned} x^k, x^{k+\frac{1}{2}} &\rightarrow x^* \in \text{Zer}(\mathbb{A} + \mathbb{B}) \\ z^k &\rightarrow z^* = x^* + \alpha u^* \in \text{Fix}(\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{A}} \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}) \\ u^k, u^{k+\frac{1}{2}} &\rightarrow u^* \in \text{Zer}(A^{-\circledV} + \mathbb{B}^{-1}) \end{aligned}$$

可以证明得到：

$$\begin{aligned} \mathbb{J}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{A}^{-\circledV}} &= \mathbb{I} + \frac{1}{\alpha}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(-\alpha\mathbb{I}) \\ \mathbb{J}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{B}^{-1}} &= \mathbb{I} - \frac{1}{\alpha}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}(\alpha\mathbb{I}) \end{aligned}$$

则

$$\begin{aligned} &\mathbb{R}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{A}^{-\circledV}} \mathbb{R}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{B}^{-1}} \\ &= \left(2\mathbb{J}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{A}^{-\circledV}} - \mathbb{I}\right) \left(2\mathbb{J}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{B}^{-1}} - \mathbb{I}\right) \\ &= \left(\frac{2}{\alpha}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(-\alpha\mathbb{I}) + \mathbb{I}\right) \left(\mathbb{I} - \frac{2}{\alpha}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}(\alpha\mathbb{I})\right) \\ &= \left(\frac{2}{\alpha}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}}(-\alpha\mathbb{I}) + \mathbb{I}\right) \left(-\frac{1}{\alpha}\mathbb{I}\right) (-\alpha\mathbb{I}) \left(\mathbb{I} - \frac{2}{\alpha}\mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}}(\alpha\mathbb{I})\right) \\ &= \frac{1}{\alpha}\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{A}} \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}}(\alpha\mathbb{I}) \\ \iff &\mathbb{R}_{\alpha\mathbb{A}} \mathbb{R}_{\alpha\mathbb{B}} = \alpha \mathbb{R}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{A}^{-\circledV}} \mathbb{R}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{B}^{-1}}(\alpha\mathbb{I}) \end{aligned}$$

则加入对偶迭代的 DRS 为：

$$\begin{cases} x^{k+\frac{1}{2}} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}} z^k \\ u^{k+\frac{1}{k}} = \mathbb{J}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{B}^{-1}} \left(\frac{1}{\alpha} \mathbb{I} \right) (z^k) = \mathbb{I} - \frac{1}{\alpha} \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}} (\alpha\mathbb{I}) \left(\frac{1}{\alpha} z^k \right) = \frac{1}{\alpha} (z^k - \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}} (z^k)) = \frac{1}{\alpha} (z^k - x^{k+\frac{1}{2}}) \\ x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}} (2x^{k+\frac{1}{2}} - z^k) \\ u^{k+1} = \mathbb{J}_{\frac{1}{\alpha}\mathbb{A}^{-1}} \left(2u^{k+\frac{1}{2}} - \frac{1}{\alpha} z^k \right) = \left(\mathbb{I} + \frac{1}{\alpha} \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}} (-\alpha\mathbb{I}) \right) \left(2u^{k+\frac{1}{2}} - \frac{1}{\alpha} z^k \right) = \frac{1}{\alpha} (x^k - x^{k+\frac{1}{2}} + \alpha u^{k+\frac{1}{2}}) \\ z^{k+1} = z^k + x^{k+1} - x^{k+\frac{1}{2}} = z^k + \frac{1}{\alpha} (u^{k+1} - u^{k+\frac{1}{2}}) \end{cases}$$

这是一种自对偶性质。

例 8.4

$$\underset{x}{\text{find}} \quad 0 \in (\mathbb{A} + \mathbb{B})x$$

其中 $\mathbb{A}, \mathbb{B}, \mathbb{C}$ 是极大单调算子，且 \mathbb{C} 是单值算子，则 DYS 的迭代格式为：

$$\begin{cases} x^{k+\frac{1}{2}} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}} z^k \\ x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}} (2x^{k+\frac{1}{2}} - z^k - \alpha\mathbb{C}x^{k+\frac{1}{2}}) \\ z^{k+1} = z^k + x^{k+1} - x^{k+\frac{1}{2}} \end{cases}$$

加入对偶迭代得到：

$$\begin{cases} x^{k+\frac{1}{2}} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{B}} z^k \\ u^{k+\frac{1}{k}} = \frac{1}{\alpha} (z^k - x^{k+\frac{1}{2}}) \in \mathbb{B}x^{k+\frac{1}{2}} \\ x^{k+1} = \mathbb{J}_{\alpha\mathbb{A}} (2x^{k+\frac{1}{2}} - z^k - \alpha\mathbb{C}x^{k+\frac{1}{2}}) \\ u^{k+1} = \frac{1}{\alpha} (x^k - x^{k+\frac{1}{2}} + \alpha u^{k+\frac{1}{2}}) \in -(\mathbb{A}x^{k+1} + \mathbb{C}x^{k+\frac{1}{2}}) \\ z^{k+1} = z^k + x^{k+1} - x^{k+\frac{1}{2}} \end{cases}$$