

Conjugada de Fenchel y cálculo de algunos operadores proximales

Def Dada $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{\infty\}$ convexa, la conjugada de Fenchel de f es:

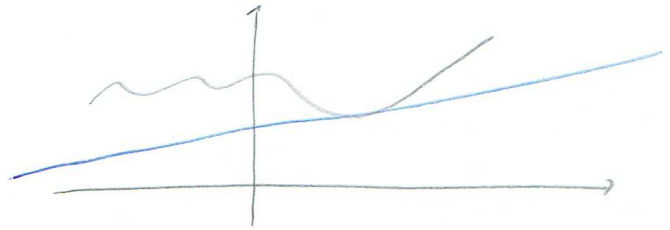
$$f^*: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{\infty\} \quad f^*(x^*) = \sup_x \{ \langle x, x^* \rangle - f(x) \}$$

Interpretación

Decimos que $\alpha(x) = \langle x, x^* \rangle - \alpha$ es *minorante* si:
 $f(x) \geq \langle x, x^* \rangle - \alpha \quad \forall x$.

Debe ser entonces

$$\alpha \geq \langle x, x^* \rangle - f(x) \quad \forall x$$



El mejor valor de α que da una minorante es:

$$\bar{\alpha} = \sup_x \{ \langle x, x^* \rangle - f(x) \} \quad \text{que es } f^*(x^*)$$

Prop

$$y \in df(x) \Leftrightarrow x \in df^*(y)$$

Descomposición de Moreau

Para todo $x \in \mathbb{R}^n$, vale $x = \text{prox}_f(x) + \text{prox}_{f^*}(x)$

Dem

$$v = \text{prox}_f(x) \Leftrightarrow x-v \in df(v) \Leftrightarrow v \in df^*(x-v) \Leftrightarrow 0 \in \nabla f^*(x-v) - v$$

$$\Leftrightarrow 0 \in df^*(x-v) + x-v-x \Leftrightarrow x-v \text{ minimiza } f^*(z) + \frac{1}{2} \|z-x\|_2^2$$

$$\Leftrightarrow x-v = \text{prox}_{f^*}(x) \quad \Rightarrow \quad \text{prox}_f(x) + \text{prox}_{f^*}(x) = v + x-v = x$$

Obs

Se puede pensar como una generalización de $N = \Pi_L(w) + \Pi_{L^\perp}(w)$

donde L es un subespacio y L^\perp es el complemento ortogonal.

$$\left(\text{Hay que ver que } (I_L)^* = I_{L^\perp} \right)$$

Operadores proximales de normas

Se puede ver que la conjugada de la función norma es la indicatriz de la bola unitaria con la norma dual. Esto es:

$$\text{Si } f(x) = \|x\| \Rightarrow f^*(y) = I_B(y) \quad \text{con } B = \{y / \|y\|_* \leq 1\}$$

Algunas normas y sus duales

La norma dual de $\|\cdot\|_2$ es ella misma

La norma dual de $\|\cdot\|_1$ es $\|\cdot\|_\infty$ y viceversa

En general, la norma dual de $\|\cdot\|_p$ es $\|\cdot\|_q$ con $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$

Esto permite evaluar el operador proximal de una norma, si sabemos proyectar sobre la bola de la norma dual:

$$\text{prox}_f(x) = x - \text{prox}_{f^*}(x) = x - P_B(x)$$

O más en general:

$$\text{prox}_{\lambda f}(x) = x - \lambda P_B\left(\frac{x}{\lambda}\right)$$

Ejemplos:

La proyección a la bola unidad con la norma 2 es $P_B(w) = \begin{cases} \frac{w}{\|w\|_2} & \text{si } \|w\|_2 > 1 \\ w & \text{si } \|w\|_2 \leq 1 \end{cases}$

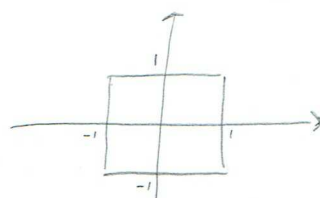
Por lo tanto, si $f(x) = \|x\|_2 \Rightarrow \text{prox}_{\lambda f}(w) = \begin{cases} (1 - \frac{\lambda}{\|w\|_2}) w & \text{si } \|w\|_2 \geq \lambda \\ 0 & \text{si } \|w\|_2 < \lambda \end{cases}$

Este operador se suele llamar Block soft thresholding

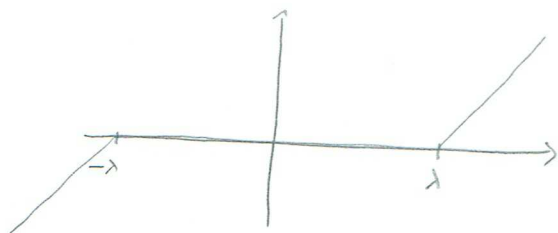
Tomemos ahora $f(x) = \|x\|_1$, nuevamente.

Si B es la bola unidad de la norma $\|\cdot\|_\infty$,

la proyección es: $(P_B(w))_i = \begin{cases} 1 & \text{si } w_i > 1 \\ w_i & |w_i| \leq 1 \\ -1 & w_i < -1 \end{cases}$



Entonces $(\text{prox}_{\lambda f}(w))_i = \begin{cases} w_i - \lambda & \text{si } w_i \geq \lambda \\ 0 & |w_i| \leq \lambda \\ w_i + \lambda & w_i \leq -\lambda \end{cases}$



Convergencia del Método Proximal

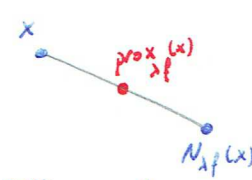
Recordemos que tenemos $x^{k+1} = \text{prox}_f(x^k)$ y buscamos un punto fijo de prox_f .

Def

Decimos que $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ es no expansivo si $\|T(x) - T(y)\| \leq \|x - y\| \quad \forall x, y \in \mathbb{R}^n$

Consideremos el mapa $N_{\lambda f}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ definido como $N_{\lambda f}(x) = 2 \text{prox}_{\lambda f}(x) - x$

Obs:

- Interpretación geométrica:
- 
- Si x^* es punto fijo de $\text{prox}_{\lambda f}$, entonces $N_{\lambda f}(x^*) = 2 \text{prox}_{\lambda f}(x^*) - x^* = 2x^* - x^* = x^*$

Veremos que $N_{\lambda f}$ es no expansivo, y que cualquier iteración intercalada $x^{k+1} = (1-\alpha)x^k + \alpha N_{\lambda f}(x^k)$, $\alpha \in (0,1)$ converge a un punto fijo.

Prop

prox_f es firmemente no expansivo, es decir:

$$\|\text{prox}_f(x) - \text{prox}_f(x')\|^2 \leq (\text{prox}_f(x) - \text{prox}_f(x'))^T (x - x') \quad \forall x, x' \in \mathbb{R}^n$$

Dem

Llamemos $z = \text{prox}_f(x)$, $z' = \text{prox}_f(x')$. De las condiciones de optimalidad:

$x - z \in \partial f(z) \Rightarrow f(y) - f(z) \geq (x - z)^T (y - z) \quad \forall y \in \mathbb{R}^n \stackrel{y=z'}{\Rightarrow} f(z') - f(z) \geq (x - z)^T (z' - z)$

$x' - z' \in \partial f(z') \Rightarrow f(y) - f(z') \geq (x' - z')^T (y - z') \quad \forall y \in \mathbb{R}^n \stackrel{y=z}{\Rightarrow} f(z) - f(z') \geq (x' - z')^T (z - z')$

Sumando: $0 \geq (x - z - x' + z')^T (z' - z) = \|z' - z\|^2 - (x' - x)^T (z' - z)$

Prop

N_f es no expansivo

Dem

$$\begin{aligned} \|N_f(x) - N_f(x')\|^2 &= \|2 \text{prox}_f(x) - x - 2 \text{prox}_f(x') + x'\|^2 = \|2(\text{prox}_f(x) - \text{prox}_f(x')) - (x - x')\|^2 \\ &= \underbrace{4 \|\text{prox}_f(x) - \text{prox}_f(x')\|^2 - 4(\text{prox}_f(x) - \text{prox}_f(x'))^T (x - x')}_{\leq 0} + \|x - x'\|^2 \end{aligned}$$

≤ 0 pues prox_f es firmemente no expansivo

$$\Rightarrow \|N_f(x) - N_f(x')\|^2 \leq \|x - x'\|^2$$

Teorema (Krasnosel'skiy - Mann)

Sea $N: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ no expansiva con al menos un punto fijo. Entonces la iteración

$$x^{k+1} = (1-\alpha^k)x^k + \alpha^k N(x^k) \quad \text{con } \alpha^k \in [0,1] \quad \forall k \quad \text{y} \quad \sum_k \alpha^k(1-\alpha^k) = +\infty$$

converge a un punto fijo de N .

Dem (usaremos la igualdad: $\|\alpha x + (1-\alpha)y\|^2 = \alpha\|x\|^2 + (1-\alpha)\|y\|^2 - \alpha(1-\alpha)\|x-y\|^2$, $\alpha \in [0,1]$)

Sea x^* un punto fijo de N . Entonces:

$$\begin{aligned} \|x^{k+1} - x^*\|^2 &= \|(1-\alpha^k)x^k + \alpha^k N(x^k) - (1-\alpha^k + \alpha^k)x^*\|^2 = \|(1-\alpha^k)(x^k - x^*) + \alpha^k(N(x^k) - N(x^*))\|^2 \\ &= (1-\alpha^k)\|x^k - x^*\|^2 + \alpha^k \underbrace{\|N(x^k) - N(x^*)\|^2}_{\leq \|x^k - x^*\|^2} - \alpha^k(1-\alpha^k)\|N(x^k) - x^k\|^2 \leq \|x^k - x^*\|^2 - \alpha^k(1-\alpha^k)\|N(x^k) - x^k\|^2 \end{aligned}$$

$$\text{O sea: } \|x^{k+1} - x^*\|^2 \leq \|x^k - x^*\|^2 - \alpha^k(1-\alpha^k)\|N(x^k) - x^k\|^2$$

$$\text{Sumando por todo } k: \quad \sum_{k=0}^{+\infty} \alpha^k(1-\alpha^k)\|N(x^k) - x^k\|^2 \leq \|x^0 - x^*\|^2$$

$$\text{Como } \sum \alpha^k(1-\alpha^k) = +\infty \Rightarrow \exists \text{ subsecuencia } \{x^{k_j}\}_K \quad / \quad \lim_{\substack{k \in K \\ k \rightarrow \infty}} \|N(x^k) - x^k\| = 0$$

$$\text{Como } \{x^k\}_K \text{ es acotada } \Rightarrow \exists \text{ subsecuencia } \{x^{k_j}\}_{\bar{K}} \quad / \quad \lim_{\substack{k \in \bar{K} \\ k \rightarrow \infty}} x^k = \bar{x}$$

$$\text{Como } N \text{ es no expansiva } \Rightarrow \text{ es continua } \Rightarrow \lim_{\substack{k \in \bar{K} \\ k \rightarrow \infty}} N(x^k) = N(\bar{x})$$

$$\text{Como tenemos } \lim_{\substack{k \in \bar{K} \\ k \rightarrow \infty}} \|N(x^k) - x^k\| = 0 \Rightarrow \bar{x} \text{ es punto fijo de } N$$

$$\text{Como } \bar{x} \text{ es punto fijo, tenemos } \|x^{k+1} - \bar{x}\|^2 \leq \|x^k - \bar{x}\|^2$$

Entonces $\|x^{k+1} - \bar{x}\|$ es monótona decreciente, y como tiene una subsecuencia convergente a 0 \Rightarrow toda la sucesión converge a 0 $\Rightarrow x^k \rightarrow \bar{x}$

Corolario

Si x^* es mínimo de $f \Rightarrow x^{k+1} = \text{prox}_f(x^k)$ converge a x^* .

Dem Tomar $\alpha^k = \frac{1}{2}$