

2) La técnica "dog leg".

Requiere B_k s. p. d.

En este caso el (SPRC) tiene el mínimo global ^{sin restricción ($\Delta \gg 1$)}

$$\vec{p}_B \stackrel{\text{del}}{=} -B_k^{-1} g_k$$

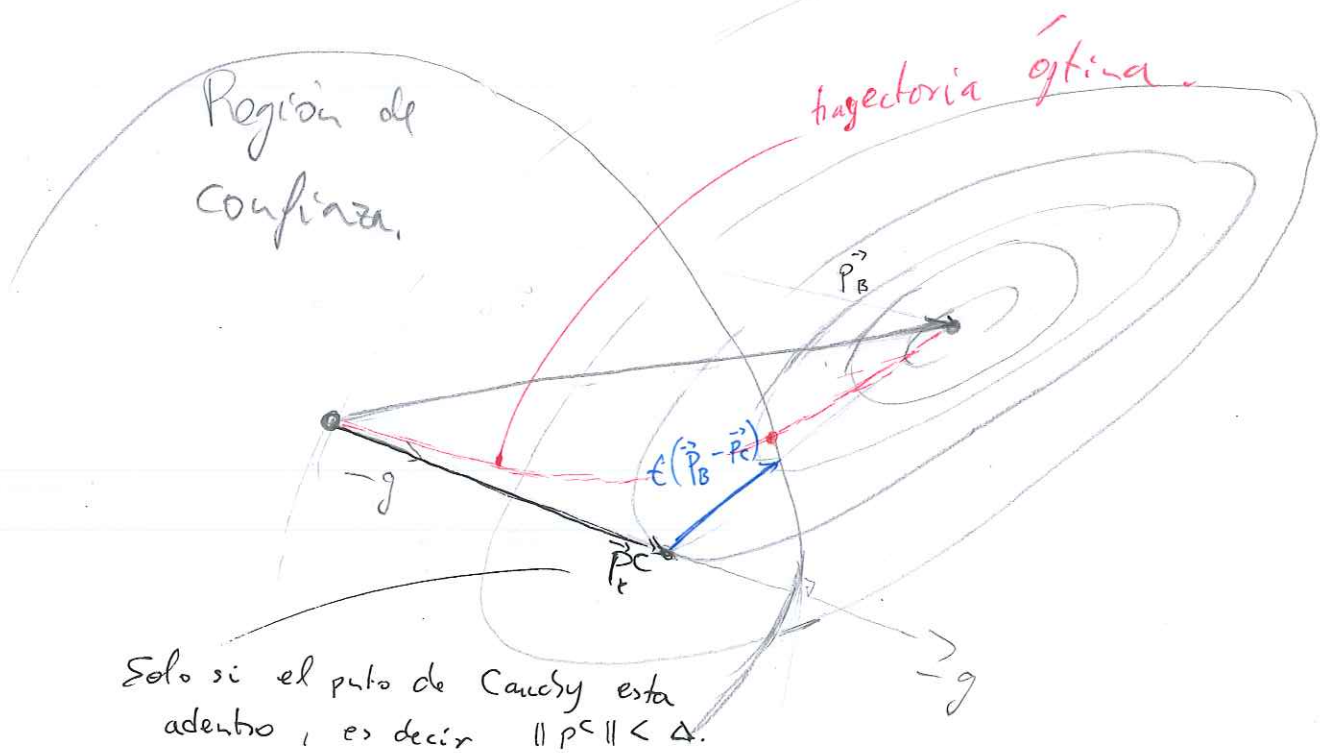
B positiva definida

Si $\|\vec{p}_B\| \leq \Delta$, (listo $\ddot{\circ}$)

Si $\|\vec{p}_B\| > \Delta$, el dibujo 1 (derecho) enseña que el término cuadrático tiene menos efecto, de hecho como

$$\nabla m(p) = g_k + Bp$$

mientras Δ se reduce, $\nabla m(p)$ se parece más a g_k . Por lo cual localmente, el pto. de Cauchy aprox. la sol. óptima. del (SPRC).



"El camino 'dog leg' se puede parametrizar como sigue:

Sea

$$\vec{P}_u = - \frac{g^T g}{g^T B g} g$$

igual al p.to de
Candy si $\|\vec{P}_u\|_2 \leq \Delta$

← el mínimo de m_k
en la dirección
de mayor descenso
ignorando la región
de confianza.

"leg":

$$L(\star) \stackrel{\text{def}}{=} \begin{cases} t \vec{P}_u & t \in [0, 1] \\ \vec{P}_u + (t-1)(\vec{P}_B - \vec{P}_u) & t \in (1, 2] \end{cases}$$

Ya no puedo regresar

Lema. Sea B s.p.d. Entonces

(i) $\|L(\star)\|$ es monótona creciente

(ii) $m(L(\star))$ es monótona de creciente.

Mientras más me
alejo del centro, más
se reduce mi modelo

Demo. → Lemas. 23.9.

Si. $\|\vec{P}_u\|_2 < \Delta$, entonces

el p.to óptimo satisface. $t \in (1, 2]$ y

$$\|\vec{P}_u + (t-1)(\vec{P}_B - \vec{P}_u)\|_2^2 = \Delta^2.$$

→ Eso es un poli. cuadrático en t ,

∴ se puede encontrar t .