

Problema 1

a) Sea $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ una función convexa. Definamos la función $g: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ como sigue

$$g(x) = f(x_0 + Dx)$$

donde $x \in \mathbb{R}^m$, $x_0 \in \mathbb{R}^n$, $D \in \mathbb{R}^{n \times m}$. Muestre que la función $g(x)$ es convexa.

Sean $x, y \in \mathbb{R}^m$. Hay que demostrar que

$$g(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha g(x) + (1-\alpha)g(y)$$

Demostración. Sea $\alpha \in (0, 1)$ y $x, y \in \mathbb{R}^m$. Como $f(x)$ es convexa,

$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1-\alpha)f(y)$$

Ahora, Sean $x, y \in \mathbb{R}^m$. Luego,

$$\begin{aligned} g(\alpha x + (1-\alpha)y) &= f(x_0 + D[\alpha x + (1-\alpha)y]) \\ &= f(x_0 + \alpha Dx + (1-\alpha)Dy) \end{aligned}$$

uso el hecho que
 $1 = \alpha + (1-\alpha)$

$$\begin{aligned} &\rightarrow = f([\alpha + (1-\alpha)]x_0 + \alpha Dx + (1-\alpha)Dy) \\ &= f(\alpha x_0 + (1-\alpha)x_0 + \alpha Dx + (1-\alpha)Dy) \\ &= f(\alpha x_0 + \alpha Dx + (1-\alpha)x_0 + (1-\alpha)Dy) \\ &= f(\alpha(x_0 + Dx) + (1-\alpha)(x_0 + Dy)) \end{aligned}$$

convexidad
de $f(x)$

$$\rightarrow \leq \alpha f(x_0 + Dx) + (1-\alpha)f(x_0 + Dy)$$

definición
de $g(x)$

$$\rightarrow = \alpha g(x) + (1-\alpha)g(y) \quad \square$$

b) Muestre que la función $f(x) = \|x\|^2$ con $x \in \mathbb{R}^n$ es convexa.

Demostración.

Lema. Sean $f(z): \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ y $g(x): \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ convexas y $g(x)$ no decreciente. Entonces $g \circ f(z)$ es convexa.

Demostración (del lema). Sean $x, y \in \mathbb{R}^n$ y $\alpha \in (0, 1)$. Luego, por convexidad de $f(z)$

$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1-\alpha)f(y)$$

Notemos que

$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) \in \mathbb{R}$$

$$\alpha f(x) \in \mathbb{R}$$

$$(1-\alpha)f(y) \in \mathbb{R}$$

Y usando el hecho que $g(x)$ es no decreciente,

$$g(f(\alpha x + (1-\alpha)y)) \leq g(\alpha f(x) + (1-\alpha)f(y))$$

como $g(x)$ es convexa,

$$g \circ f(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha g \circ f(x) + (1-\alpha) g \circ f(y)$$

por lo tanto, $g \circ f(z)$ es convexa. \square

Ahora, para la demostración del problema. Sea

$$f(z) = \|z\|^2: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \quad \text{y} \quad g(x) = x^2: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

Notemos que ambas son convexas y $g(x)$ es no decreciente en $[0, \infty)$.

En efecto,

PROBLEMA 1 (Inciso B) continuación

3/8

(i) $f(z): \|z\|: \mathbb{R}^n \rightarrow [0, \infty)$ es convexa.

Dado que si $x, y \in \mathbb{R}^n$ y $\alpha \in (0, 1)$

$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) = \|\alpha x + (1-\alpha)y\|$$

$$\leq \|\alpha x\| + \|(1-\alpha)y\| \rightarrow \text{desigualdad del triángulo}$$

$$= |\alpha| \|x\| + |1-\alpha| \|y\| \rightarrow \text{Propiedad de norma}$$

$$= \alpha \|x\| + (1-\alpha) \|y\|$$

$$= \alpha f(x) + (1-\alpha)f(y) \quad \begin{matrix} \alpha > 0 \\ 1-\alpha > 0 \end{matrix}$$

(ii) $g(x) = x^2: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ es convexa.

$$g'(x) = 2x$$

$$g''(x) = 2$$

Notemos que como $g''(x) = 2 > 0$ entonces es convexa

(iii) $g(x) = x^2: [0, \infty) \rightarrow [0, \infty)$ no decreciente.

Sean $x \leq y$ con $x \geq 0$ y $y \geq 0$

entonces $x^2 \leq y^2$

Luego, $g(x) \leq g(y)$.

Así que por el lema anterior,

$$g(f(x)) = g(\|x\|)$$

$$= \|x\|^2$$

es convexa.



Esteban Reyes Saldana

PROBLEMA 2. Esteban Reyes Saldana 4/8

Sea la función $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ definida a continuación

$$f(x) = \frac{1}{2} \|Ax + b\|^2 + \frac{\lambda}{2} \|Dx\|^2,$$

con $\lambda > 0$, $x \in \mathbb{R}^m$, $b \in \mathbb{R}^n$, $D \in \mathbb{R}^{p \times m}$, $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$
una matriz de rango completo.

(a) $f(x)$ es una función convexa?

(b) Calcula y clasifica los puntos críticos de $f(x)$.

(a) $f(x)$ es convexa.

Demostración. Sean $x, y \in \mathbb{R}^n$. Por el problema 1(b) sabemos que $\|x\|^2$ es convexa, i.e.,
para todo $\alpha \in (0, 1)$,

$$\|\alpha x + (1-\alpha)y\|^2 \leq \alpha \|x\|^2 + (1-\alpha)\|y\|^2 \quad (1)$$

Ahora,

$$\begin{aligned} f(\alpha x + (1-\alpha)y) &= \frac{1}{2} \|A[\alpha x + (1-\alpha)y] - b\|^2 \\ &\quad + \frac{\lambda}{2} \|D[\alpha x + (1-\alpha)y]\|^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= \frac{1}{2} \|\alpha Ax + (1-\alpha)Ay - b\|^2 \\ &\quad + \frac{\lambda}{2} \|\alpha Dx + (1-\alpha)Dy\|^2 \end{aligned}$$

Uso el hecho
que
 $1 = \alpha + (1-\alpha)$

$$\begin{aligned} &= \frac{1}{2} \|\alpha Ax + (1-\alpha)Ay - [\alpha + (1-\alpha)]b\|^2 \\ &\quad + \frac{\lambda}{2} \|\alpha Dx + (1-\alpha)Dy\|^2 \end{aligned}$$

reordeno
términos

$$\begin{aligned} &\rightarrow = \frac{1}{2} \|\alpha Ax - \alpha b + (1-\alpha)Ay - (1-\alpha)b\|^2 \\ &\quad + \frac{\lambda}{2} \|\alpha Dx + (1-\alpha)Dy\|^2 \end{aligned}$$

(*)

$$(*) = \frac{1}{2} \| \alpha(Ax - b) + (1-\alpha)(Ay - b) \|^2 + \frac{\lambda}{2} \| \alpha Dx + (1-\alpha)Dy \|^2$$

$$\leq \frac{1}{2} \left[\alpha \|Ax - b\|^2 + (1-\alpha) \|Ay - b\|^2 \right] + \frac{\lambda}{2} \left[\alpha \|Dx\|^2 + (1-\alpha) \|Dy\|^2 \right]$$

USando
Convexidad
de $\|\cdot\|^2$ del
problema 1(b)

$$= \frac{1}{2} \alpha \|Ax - b\|^2 + \frac{1}{2} (1-\alpha) \|Ay - b\|^2 + \frac{\lambda}{2} \alpha \|Dx\|^2 + \frac{\lambda}{2} (1-\alpha) \|Dy\|^2$$

$$= \frac{1}{2} \alpha \|Ax - b\|^2 + \frac{\lambda}{2} \alpha \|Dx\|^2 + \frac{1}{2} (1-\alpha) \|Ay - b\|^2 + \frac{\lambda}{2} (1-\alpha) \|Dy\|^2$$

reordeno
terminos

$$= \alpha \left[\frac{1}{2} \|Ax - b\|^2 + \frac{\lambda}{2} \|Dx\|^2 \right] + (1-\alpha) \left[\frac{1}{2} \|Ay - b\|^2 + \frac{\lambda}{2} \|Dy\|^2 \right]$$

$$= \alpha f(x) + (1-\alpha) f(y),$$

Por lo tanto

$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1-\alpha) f(y).$$

así que $f(x)$ es convexa. \square

PROBLEMA 2 inciso (b). Esteban Reyes Saldana

6/8

(b) $f(x) = \frac{1}{2} \|Ax - b\|^2 + \frac{\lambda}{2} \|Dx\|^2$

reescribiendo $f(x)$ con producto punto obtenemos

$$f(x) = \frac{1}{2} (Ax - b)^T (Ax - b) + \frac{\lambda}{2} (Dx)^T Dx$$

Ahora, usando la regla del producto para derivadas se obtiene,

$$\nabla f(x)^T = \frac{1}{2} \left[\left(D_x (Ax - b)^T \right) \cdot (Ax - b) + (Ax - b)^T D_x (Ax - b) \right] + \frac{\lambda}{2} \left[\left(D_x (Dx)^T \right) \cdot Dx + (Dx)^T D_x (Dx) \right]$$

Transposición
$$= \frac{1}{2} [A^T (Ax - b) + (Ax - b)^T A] + \frac{\lambda}{2} [D^T Dx + (Dx)^T D]$$

$$\rightarrow = (Ax - b)^T A + \lambda D^T Dx$$

Luego, $\nabla f(x) = 0 \iff (Ax - b)^T A + \lambda D^T Dx = 0$

Entonces $A^T (Ax - b) + \lambda D^T Dx = 0$

$$A^T Ax - A^T b + \lambda D^T Dx = 0$$

$$(A^T A + \lambda D^T D) x = A^T b$$

Notemos que dado que A es de rango completo y asumiendo que D también $A^T A + \lambda D^T D$ es invertible, Luego,

$$x^* = (A^T A + \lambda D^T D)^{-1} A^T b$$

Ahora,
$$\nabla^2 f(x)^T = D_x (A^T Ax - A^T b + \lambda D^T Dx) = A^T A + \lambda D^T D$$

que es definida positiva dado que $\lambda > 0$ y $A^T A$ y $D^T D$ son definidas positivas (por el rango completo).
Luego x^* es mínimo y además como f es convexa, x^* es mínimo global.

Problema 3.

Sea $f(x) = \frac{1}{2} x^T Q x - b^T x$ donde $Q \succ 0$, i.e. Q es Positiva definida. Si se usa un algoritmo de búsqueda en línea con tamaño de paso exacto, muestra que se Satisface la siguiente condición de Goldstein:

$$f(x_{k+1}) \leq f(x_k) + c \alpha_k \nabla f(x_k)^T d_k.$$

donde $0 < c < \frac{1}{2}$, d_k es la dirección de descenso en el punto x_k y α_k es el tamaño de paso exacto.

Demostración. Primero calculemos el tamaño de paso, i.e.

$$\alpha_k = \underset{\alpha > 0}{\operatorname{armin}} f(x_k + \alpha d_k)$$

Notemos que

$$\nabla f(x) = Qx - b$$

Entonces

$$\nabla f(x_k + \alpha d_k) = Q(x_k + \alpha d_k) - b$$

Por otro lado, si

$$\phi(\alpha) = f(x_k + \alpha d_k)$$

$$\phi'(\alpha) = \nabla f^T(x_k + \alpha d_k) d_k$$

Así que,

$$\phi'(\alpha) = 0 \Leftrightarrow -\nabla f^T(x_k + \alpha d_k) d_k = 0$$

$$\Leftrightarrow [Q(x_k + \alpha d_k) - b]^T d_k = 0$$

$$\Leftrightarrow [(x_k^T + \alpha d_k^T) Q - b^T] d_k = 0$$

$$\Leftrightarrow x_k^T Q d_k + \alpha d_k^T Q d_k - b^T d_k = 0$$

$$\Leftrightarrow -\alpha d_k^T Q d_k = x_k^T Q d_k - b^T d_k$$

$$\alpha = \frac{(x_k^T Q - b^T) d_k}{d_k^T Q d_k} = - \frac{g_k^T d_k}{d_k^T Q d_k}$$

$$\Leftrightarrow \boxed{\alpha = - \frac{g_k^T d_k}{d_k^T Q d_k}} \quad (1)$$

Ahora

$$\begin{aligned}
 f(x_{k+1}) &= \frac{1}{2} x_{k+1}^T Q x_{k+1} - b^T x_{k+1} \\
 &= \frac{1}{2} (x_k + \alpha_k d_k)^T Q (x_k + \alpha_k d_k) - b^T (x_k + \alpha_k d_k) \\
 &= \frac{1}{2} (x_k^T + \alpha_k d_k^T) Q (x_k + \alpha_k d_k) - b^T (x_k + \alpha_k d_k) \\
 &= \frac{1}{2} [x_k^T Q x_k + \alpha_k x_k^T Q d_k + \alpha_k d_k^T Q x_k + \alpha_k^2 d_k^T Q d_k] \\
 &\quad - b^T x_k - \alpha_k b^T d_k \\
 &= \frac{1}{2} [x_k^T Q x_k - b^T x_k] + \frac{1}{2} (\alpha_k d_k^T Q x_k + \alpha_k x_k^T Q d_k \\
 &\quad + \alpha_k^2 d_k^T Q d_k) - \alpha_k b^T d_k
 \end{aligned}$$

Producto
Punto

$$\begin{aligned}
 &\rightarrow = f(x_k) + \frac{1}{2} (\alpha_k x_k^T Q d_k + \alpha_k x_k^T Q d_k + \alpha_k^2 d_k^T Q d_k) \\
 &\quad - \alpha_k b^T d_k \\
 &= f(x_k) + \frac{1}{2} (2 \alpha_k x_k^T Q d_k) + \frac{1}{2} \alpha_k^2 d_k^T Q d_k - \alpha_k b^T d_k \\
 &= f(x_k) + \alpha_k x_k^T Q d_k - \alpha_k b^T d_k + \frac{1}{2} \alpha_k^2 d_k^T Q d_k \\
 &= f(x_k) + \alpha_k (x_k^T Q d_k - b^T d_k) + \frac{1}{2} \alpha_k^2 d_k^T Q d_k \\
 &= f(x_k) + \alpha_k (x_k^T Q - b^T) d_k + \frac{1}{2} \alpha_k^2 d_k^T Q d_k
 \end{aligned}$$

tamaño
de paso
(1)

$$\begin{aligned}
 &\rightarrow = f(x_k) + \alpha_k \nabla f(x_k)^T d_k + \frac{1}{2} \alpha_k \left(- \frac{g_k^T d_k}{d_k^T Q d_k} \right) d_k^T Q d_k \\
 &= f(x_k) + \alpha_k \nabla f(x_k)^T d_k - \frac{1}{2} \alpha_k g_k^T d_k \\
 &= f(x_k) + \alpha_k g_k^T d_k - \frac{1}{2} \alpha_k g_k^T d_k \\
 &= f(x_k) + \frac{1}{2} \alpha_k g_k^T d_k
 \end{aligned}$$

hipótesis
 $0 < c \leq \frac{1}{2}$

$$\rightarrow \leq f(x_k) + c \alpha_k \nabla f(x_k)^T d_k \quad \square$$