

# OPTIMIZACIÓN - 1ER CUATRIMESTRE 2014

## Práctica 1

### Minimización sin restricciones

**Ejercicio 1** Encontrar ejemplos donde todos los puntos de  $\Omega$  sean minimizadores locales pero  $f(x) \neq f(y)$  para  $x \neq y$ .

**Ejercicio 2** Encontrar ejemplos de conjuntos  $\Omega \subset \mathbb{R}^2$  y funciones  $f$  que tengan varios minimizadores locales y globales.

**Ejercicio 3** Mostrar con ejemplos qué pasa cuando se eliminan de las hipótesis del teorema de Bolzano-Weierstrass las condiciones de continuidad o compacidad.

**Ejercicio 4** Probar que si  $f$  es continua en  $\mathbb{R}^n$  y  $\lim_{\|x\| \rightarrow +\infty} f(x) = +\infty$  entonces  $f$  tiene un minimizador global en  $\mathbb{R}^n$ .

**Ejercicio 5** Probar que si  $f$  es continua en  $\mathbb{R}^n$  y para algún  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  el conjunto de nivel  $\{x \in \mathbb{R}^n \mid f(x) \leq f(x_0)\}$  es acotado, entonces  $f$  tiene un minimizador global en  $\mathbb{R}^n$ .

**Ejercicio 6** Resolver el problema de minimizar  $\|Ax - b\|$ , donde  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  y  $b \in \mathbb{R}^m$ . Considerar todos los casos posibles e interpretar geoméricamente.

**Ejercicio 7** Sea  $f(x) = (x_1 - x_2^2)(x_1 - \frac{1}{2}x_2^2)$ . Verificar que, para  $x = (0, 0)$ ,  $\lambda = 0$  es un minimizador local de  $\phi(\lambda) = f(x + \lambda d)$  para todo  $d \in \mathbb{R}^2$ , pero  $x$  no es un minimizador local de  $f$ .

**Ejercicio 8** Encontrar ejemplos donde:

1.  $x^*$  es minimizador local de  $f$  en  $\Omega$ , pero  $\nabla f(x^*) \neq 0$
2.  $x^*$  es minimizador local de  $f$  en  $\Omega$ ,  $\nabla f(x^*) = 0$ , pero  $\nabla^2 f(x^*)$  no es semidefinida positiva.
3.  $\Omega$  es abierto,  $\nabla f(x^*) = 0$  pero  $x^*$  no es minimizador local.
4.  $\Omega$  es abierto,  $\nabla f(x^*) = 0$ ,  $\nabla^2 f(x^*) \geq 0$ , pero  $x^*$  no es minimizador local.
5.  $\Omega$  es abierto,  $x^*$  minimizador local estricto, pero  $\nabla^2 f(x^*)$  no sea definida positiva.

**Ejercicio 9** Sea  $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$  una función cuadrática,  $f(x) = \frac{1}{2}x^T Qx - b^T x + c$ . Escribir un algoritmo que, de existir (y que se asegure que así sea), encuentre el mínimo de  $f$  resolviendo un sistema de ecuaciones. Pruébalo para el ejemplo del Ejercicio anterior.

**Ejercicio 10** Sea  $f \in C^3(\mathbb{R}^n)$ , tal que  $x^*$  es el único minimizante de  $f$  y que  $Hf(x^*)$  es definida positiva.

- a) Escribir un algoritmo que, dada una función  $f$  buena y un punto  $x$ , de como salida  $\nabla f(x)$ .
- b) Escribir un algoritmo que, dada una función  $f$  buena y un punto  $x$ , de como salida  $Hf(x)$ .
- c) Escribir un programa que dado un punto inicial  $x_0$  aproxime usando el algoritmo de Newton generalizado a  $x^*$ . Pruébalo para *i*) el caso del Ejercicio anterior y *ii*) para la función  $f(x, y, z) = -1 - 4x + 6x^2 - 4x^3 + x^4 - 4y + y^2 + 4z + 6z^2 + 4z^3 + z^4$ .

**Ejercicio 11** Sea  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  una función estrictamente creciente y  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ . Probar que minimizar  $f(x)$  es equivalente a minimizar  $g(f(x))$ .

**Ejercicio 12** Sea  $\{f_i\}_{i \in I}$  un conjunto de funciones convexas definidas sobre un conjunto convexo  $\Omega$ . Muestre que la función  $f(x) = \sup_{i \in I} f_i(x)$  es convexa en la región en la cual es finita.

**Ejercicio 13** Sea  $\gamma$  un función monótona no decreciente de una variable, es decir  $r' > r$  implica  $\gamma(r') \geq \gamma(r)$ , que además es convexa y sea  $f$  una función convexa definida en un conjunto convexo. Muestre que la función  $\gamma(f)$  definida como  $\gamma(f)(x) = \gamma(f(x))$  es convexa sobre  $\Omega$ .

**Ejercicio 14** Sea  $f \in C^2(\Omega)$ ,  $\Omega \subset \mathbb{R}^2$ . Muestre que una condición necesaria y suficiente para que un punto  $x^*$  en el interior de  $\Omega$  sea un mínimo relativo de  $f$  es que  $\nabla f(x^*) = 0$  y que  $f$  sea localmente convexa en  $x^*$ .