

(1) Show that $x - \sin x = o(x^2)$, as $x \rightarrow 0$.

Sabemos que $f(n) = o(g(n))$, $n \rightarrow a$, quiere decir:

$$\lim_{n \rightarrow a} \frac{f(n)}{g(n)} = 0,$$

entonces,

$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{x - \sin x}{x^2},$$

aplicando la regla de l'Hopital al límite anterior varias veces, se obtendrá:

$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{x - \sin x}{x^2} = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{1 - \cos x}{2x} = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{\sin x}{2} = 0,$$

lo que demuestra $x - \sin x = o(x^2)$.

(2) Suppose that $f(\mathbf{x}) = o(g(\mathbf{x}))$. Show that $f(\mathbf{x}) = O(g(\mathbf{x}))$. Tip: Show that for any given $\epsilon > 0$, there exist $\delta > 0$ such that if $0 < \|\mathbf{x}\| < \delta$, then $|f(\mathbf{x})| < \epsilon|g(\mathbf{x})|$.

Utilizando la definición de límite en varias variables:

$$\lim_{(x_1, \dots, x_n) \rightarrow (\infty, \dots, \infty)} f(x_1, \dots, x_n) = L$$

Para todo $\epsilon > 0$, existe un $\delta > 0$, tal que $|f(x_1, \dots, x_n) - L| < \epsilon$, que satisface $\|\mathbf{x}\| < \delta$.

Así, se tiene:

$$\lim_{\mathbf{x} \rightarrow a} \frac{f(\mathbf{x})}{g(\mathbf{x})} = 0,$$

de esta forma,

$$\left| \frac{f(x_1, \dots, x_n)}{g(x_1, \dots, x_n)} - 0 \right| < \epsilon,$$

utilizando la desigualdad: $|a| \leq |a - b| + |b|$

$$\left| \frac{f(x_1, \dots, x_n)}{g(x_1, \dots, x_n)} \right| \leq \left| \frac{f(x_1, \dots, x_n)}{g(x_1, \dots, x_n)} - 0 \right| + 0 < \epsilon,$$

$$|f(x_1, \dots, x_n)| < \epsilon |g(x_1, \dots, x_n)|$$

que es lo que se buscaba demostrar, que $f(\mathbf{x})$ estuviera acotado por $g(\mathbf{x})$ para toda $x > x_0$.

(3) Show that if functions $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ and $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ satisfy $f(\mathbf{x}) = -g(\mathbf{x}) + o(g(\mathbf{x}))$ and $g(\mathbf{x}) > 0$ for all $\mathbf{x} \neq 0$, then for all $\mathbf{x} \neq 0$ sufficiently small, we have $f(\mathbf{x}) < 0$.

Se tiene:

$$f(\mathbf{x}) = -g(\mathbf{x}) + o(g(\mathbf{x})),$$

$$f(\mathbf{x}) + g(\mathbf{x}) = o(g(\mathbf{x})),$$

además,

$$\lim_{\mathbf{x} \rightarrow a} \frac{f(\mathbf{x}) + g(\mathbf{x})}{g(\mathbf{x})} = 0,$$

$$\lim_{\mathbf{x} \rightarrow a} \frac{f(\mathbf{x})}{g(\mathbf{x})} = -1,$$

$$\lim_{\mathbf{x} \rightarrow a} f(\mathbf{x}) = - \lim_{\mathbf{x} \rightarrow a} g(\mathbf{x}).$$

Sabemos que $g(\mathbf{x}) > 0$, entonces, hay que demostrar que su límite ($x \rightarrow a$) también será > 0 . Así, el límite de $f(\mathbf{x})$ cuando $x \rightarrow a$ será < 0 , y aplicando la misma idea, $f(\mathbf{x}) < 0$.

Esto se puede demostrar por contradicción, vamos a suponer que

$$\lim_{\mathbf{x} \rightarrow a} g(\mathbf{x}) = L < 0,$$

y vamos a escoger un $\epsilon = -\frac{L}{2} > 0$, tal que $\delta > 0$, y $|g(\mathbf{x}) - L| < -\frac{L}{2}$. Quitando el valor absoluto,

$$\frac{L}{2} < g(\mathbf{x}) - L < -\frac{L}{2},$$

tomando el lado derecho de la desigualdad:

$$\begin{aligned} g(\mathbf{x}) &< -\frac{L}{2} + L, \\ &< \frac{L}{2}, \\ &< 0, \end{aligned}$$

y se llega a una contradicción. Así, el $\lim_{x \rightarrow a} f(\mathbf{x}) < 0$, y por lo tanto: $f(\mathbf{x}) < 0$.

(4) Compute the stationary points of $f(x, y) = \frac{3x^4 - 4x^3 - 12x^2 + 18}{12(1 + 4y^2)}$ and determine their corresponding type (i. e: minimum, maximum or saddle point).

Primero, se deben de calcular los puntos donde las primeras derivadas parciales se anulan y después calcular el Hessiano para saber qué tipo de puntos son, entonces:

$$\begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial x} &= \frac{x(x+1)(x-2)}{1+4y^2}, \\ \frac{\partial f}{\partial y} &= \frac{-2y}{3(1+4y^2)^2} (3x^4 - 4x^3 - 12x^2 + 18), \end{aligned}$$

se tienen puntos estacionarios en: (0, 0), (-1, 0), (2, 0), (1.2011, 0), (2.5417, 0). Para saber su tipo, se calcula el determinante del Hessiano,

$$H(f(x, y)) = \begin{bmatrix} \frac{3x^2 - 2x - 2}{(1+4y^2)^2} & \frac{-8y(x^3 - x^2 - 2x)}{(1+4y^2)^2} \\ \frac{-8y(x^3 - x^2 - 2x)}{(1+4y^2)^2} & -\frac{2}{3}(3x^4 - 4x^3 - 12x^2 + 18) \frac{(1-12y^2)}{(1+4y^2)^3} \end{bmatrix},$$

y se evalúa su determinante en estos puntos:

$$\begin{aligned} \det(H(0, 0)) &= 24, \\ \det(H(2, 0)) &= -12, \\ \det(H(-1, 0)) &= -74. \\ \det(H(1, 2011, 0)) &> 0, \\ \det(H(2, 5417, 0)) &< 0 \end{aligned}$$

Por lo tanto, los puntos (2, 0), (-1, 0) y (2.5417, 0) son puntos silla; y los puntos (0,0) y (1.2011, 0) son mínimos locales.

(5) Show that the function $f(\mathbf{x}) = 8x_1 + 12x_2 + x_1^2 - 2x_2^2$ has only one stationary point, and that it is neither a maximum or minimum, but a saddle point. Plot the contour lines of f .

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2) &= 8x_1 + 12x_2 + x_1^2 - 2x_2^2, \\ \frac{\partial f}{\partial x_1} &= 8 + 2x_1, \\ \frac{\partial f}{\partial x_2} &= 12 - 4x_2, \end{aligned}$$

igualando las derivadas a cero, se encuentra que el punto estacionario está en $(-4, 3)$. Para saber qué tipo de punto es, se evalúa en el determinante del Hessiano, si es menor a cero se clasifica como punto silla y si es mayor a cero se clasifica como punto local mínimo o máximo.

$$\det(H(-4, 3)) = (2)(-4) < 0,$$

por lo tanto, este es un punto silla.

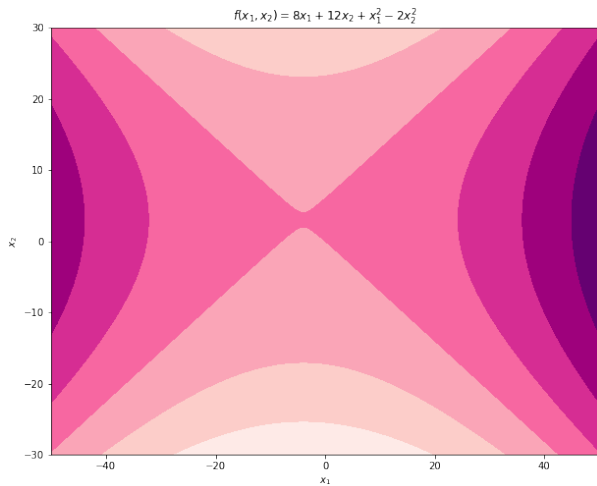


Figura 1: Líneas de contorno.

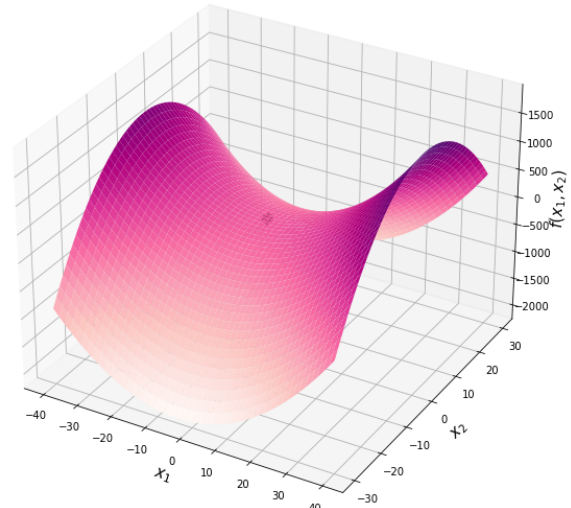


Figura 2: Gráfica con punto silla en $(-4, 3)$.

(6) Compute the gradient $\nabla f(\mathbf{x})$ and Hessian $\nabla^2 f(\mathbf{x})$ of the Rosenbrock function

$$f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^{N-1} [100(x_{i+1} - x_i^2)^2 + (1 - x_i)^2]$$

where $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_N]^T \in \mathbb{R}^N$. If $n=2$ show that $\mathbf{x}^* = [1, 1]^T$ is the only local minimizer of this function, and that the Hessian matrix at that points is positive definite. Plot the contour lines of f .

El gradiente es:

$$\nabla f(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 400x_1^3 - 400x_2x_1 + 2x_1 - 2 \\ 200(x_2 - x_1^2) + 400x_2^3 - 400x_3x_2 + 2x_2 - 2 \\ 200(x_3 - x_2^2) + 400x_3^3 - 400x_4x_3 + 2x_3 - 2 \\ \vdots \\ 200(x_n - x_{n-1}^2) + 400x_{n-1}^3 - 400x_nx_{n-1} + 2x_{n-1} - 2 \\ 200(x_n - x_{n-1}^2) \end{bmatrix}.$$

El Hessiano es:

$$\begin{bmatrix} 1200x_1^2 - 400x_2 + 2 & -400x_1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ -400x_1 & 200x_2 + 1200x_2^2 - 400x_3 & -400x_2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -400x_2 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & & \ddots & \ddots & \vdots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & 200 \end{bmatrix}$$

Para $n = 2$ (cambiando de variables), se tendrá:

$$f(x, y) = 100(y - x^2)^2 + (1 - x)^2,$$

y calculando sus derivadas parciales, se obtiene:

$$\begin{aligned}\frac{\partial f}{\partial x} &= -400xy + 400x^3 - 2(1-x), \\ \frac{\partial f}{\partial y} &= 200(y - x^2),\end{aligned}$$

igualando a cero, se tienen dos soluciones para $y = x$, $-x$. Por lo que, para obtener el valor en x :

$$\frac{\partial f(x, x)}{\partial x} = (400x^2 + 2)(x - 1),$$

Así, el punto es $(1, 1)$. Calculando el Hessiano para saber qué tipo de punto será:

$$H(f(x, y)) = \begin{bmatrix} -400y + 1200x^2 + 2 & -400x \\ -400x & 200 \end{bmatrix},$$

evaluado en $(1, 1)$ es mayor a cero, y por lo tanto este será un mínimo local. Además, para calcular que es definida positiva, se evaluarán los eigenvalores:

$$\det(H(f(x, y))) = \begin{vmatrix} -400y + 1200x^2 + 2 - \lambda & -400x \\ -400x & 200 - \lambda \end{vmatrix} = 0,$$

se encuentra que ambas soluciones son mayores a cero, por lo tanto, es definida positiva.

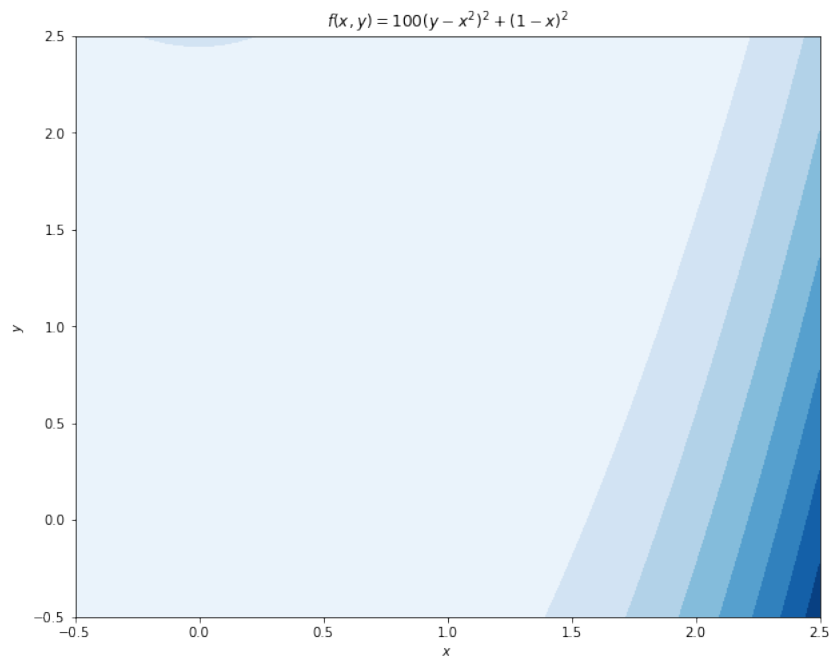


Figura 3: Líneas de contorno

(7) Show, without using the optimality conditions, that $f(\mathbf{x}) > f(\mathbf{x}^*)$ for all $\mathbf{x} \neq \mathbf{x}^*$ if

$$f(\mathbf{x}) = \frac{1}{2}\mathbf{x}^T \mathbf{Q} \mathbf{x} - \mathbf{b}^T \mathbf{x}$$

$\mathbf{Q} = \mathbf{Q}^T \succ 0$ and $\mathbf{Q}\mathbf{x}^* = \mathbf{b}$.

Podemos escribir el vector \mathbf{x} como una combinación de \mathbf{x}^* más otro vector, es decir: $\mathbf{x} = \mathbf{x}^* + \mathbf{u}$, donde \mathbf{u} es un vector distinto de cero, así:

$$f(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}^* + \mathbf{u}), =$$

además que como la matriz Q es definida positiva, esta es simétrica y podemos desarrollar la expresión de la forma:

$$\begin{aligned}
 f(\mathbf{x}) &= f(\mathbf{x}^* + \mathbf{u}) = (\mathbf{x}^* + \mathbf{u})^T Q (\mathbf{x}^* + \mathbf{u}) - \mathbf{b}^T (\mathbf{x}^* + \mathbf{u}), \\
 &= \frac{1}{2} \left[\mathbf{x}^{*T} Q \mathbf{x}^* + 2\mathbf{x}^{*T} Q \mathbf{u} + \mathbf{u}^T Q \mathbf{u} \right] - \mathbf{b}^T \mathbf{x}^* - \mathbf{b}^T \mathbf{u}, \\
 &= \frac{1}{2} \mathbf{x}^{*T} Q \mathbf{x}^* + \mathbf{x}^{*T} Q \mathbf{u} + \frac{1}{2} \mathbf{u}^T Q \mathbf{u} - \mathbf{b}^T \mathbf{x}^* - (\mathbf{x}^{*T} Q^T \mathbf{u}), \\
 &= f(\mathbf{x}^*) + \frac{1}{2} \mathbf{u}^T Q \mathbf{u}
 \end{aligned}$$

Como sabemos que Q es definida positiva, el término $\mathbf{u}^T Q \mathbf{u} > 0$, y por lo tanto, $f(\mathbf{x}) > f(\mathbf{x}^*)$.

(8) Let $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ be a real symmetric matrix. Show that

$$\max\{\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} : \|\mathbf{x}\| = 1\} = \lambda_{\max}(\mathbf{A})$$

Podemos reescribir el problema como:

$$= \max_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}}{\mathbf{x}^T \mathbf{x}},$$

ya que la norma del vector es igual a uno. Como la matriz es simétrica, podemos encontrar la matriz de sus eigenvalores como una factorización de la forma: $U^T \Lambda U$, así, haciendo un cambio de variable $\mathbf{x} = U \mathbf{y}$, se obtendrá:

$$\begin{aligned}
 \max_{\mathbf{y} \neq 0} \frac{\mathbf{y}^T U^T \mathbf{A} U \mathbf{y}}{\mathbf{y}^T U^T U \mathbf{y}} &= \max_{\mathbf{y} \neq 0} \frac{\mathbf{y}^T \Lambda \mathbf{y}}{\mathbf{y}^T I \mathbf{y}}, \\
 &= \max_{\mathbf{y} \neq 0} \frac{\sum_i \lambda_i y_i^2}{\sum_i y_i^2},
 \end{aligned}$$

si proponemos que el λ_j es el más grande, este podrá acotar a la parte superior del problema, ya que un número positivo por un número más grande, acotará a todos, es decir:

$$\lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2 \leq \lambda_j y_1^2 + \lambda_j y_2^2 + \dots + \lambda_j y_n^2$$

así, podemos acotar:

$$\max_{\mathbf{y} \neq 0} \frac{\sum_i \lambda_i y_i^2}{\sum_i y_i^2} \leq \lambda_j.$$

Y este tendrá una solución de la forma: $\mathbf{y} = (0, 0, 0, \dots, 1, 0, \dots, 0)$, que tendrá un uno en el j -ésimo elemento, y cuando regresamos al problema original: $\mathbf{x} = U \mathbf{y}$, y al multiplicar $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$, se obtendrá el vector propio asociado al eigenvalor más grande.