

Algoritmos Numéricos por Computadora

COM - 14105

“Actually, a person does not really understand
something until he can teach it to a computer”

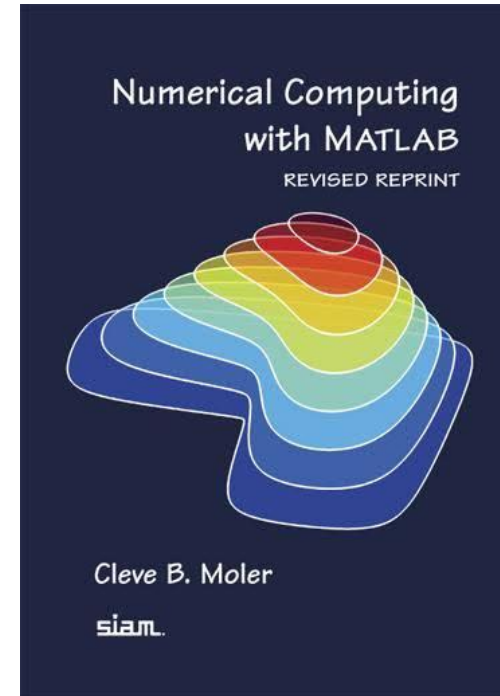
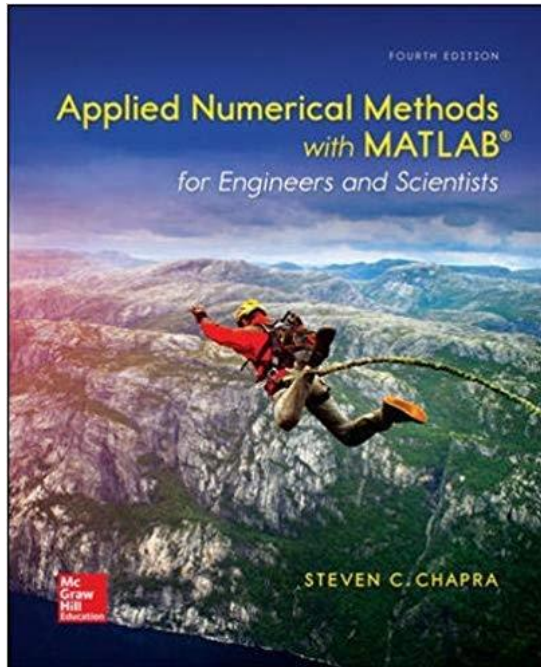
Donald Knuth, 1974

Temario

1. Introducción
 1. Modelado de sistemas dinámicos
 2. Truncamiento y redondeo
 3. Raíces de funciones y optimización
2. **Sistemas de ecuaciones**
 1. Valores y vectores propios
 2. Eliminación de Gauss
 3. Factorizaciones
 4. Métodos iterativos
 5. Sistemas no lineales
3. Ecuaciones diferenciales ordinarias
 1. Interpolación e integración
 2. Soluciones analíticas sencillas
 3. Problemas con valor inicial
 4. Sistemas de ecuaciones lineales de primer orden
 5. ODE de orden superior
 6. Métodos de paso variable, multipasos e implícitos
 7. Problemas con valores en la frontera
4. Ecuaciones diferenciales parciales (lineales de segundo orden)

Bibliografía

Steven Chapra, *Applied Numerical Methods with MATLAB for Engineers and Scientists*, McGraw- Hill, Fourth edition, 2018.



Cleve Moler, *Numerical Computing with MATLAB*, SIAM, 2008.

Valores y vectores propios

$$Ax = \lambda x$$

$$(A - \lambda I)x = 0, \quad x \neq 0$$

$$\det(A - \lambda I) = 0$$

Polinomio característico

$$A = \text{gallery}(3)$$

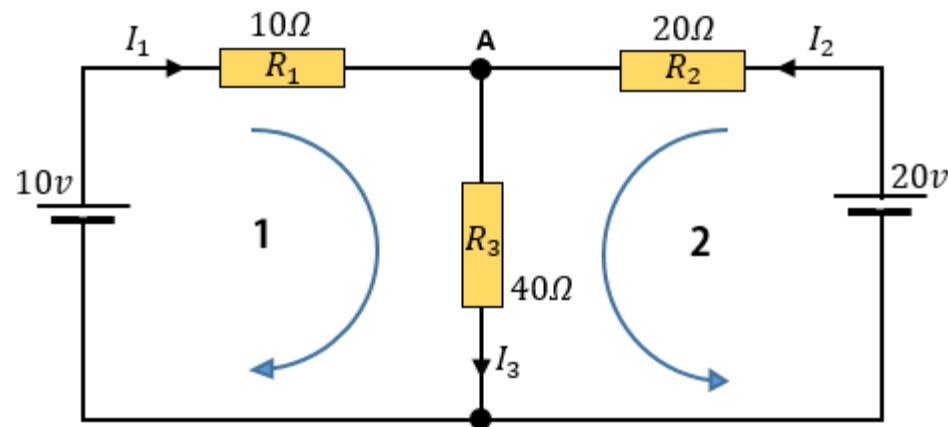
$$A = \begin{pmatrix} -149 & -50 & -154 \\ 537 & 180 & 546 \\ -27 & -9 & -25 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda I) &= \lambda^3 - 6\lambda^2 + 11\lambda - 6 \\ &= (\lambda - 1)(\lambda - 2)(\lambda - 3) \end{aligned}$$

$$\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 2, \text{ and } \lambda_3 = 3$$

Circuito eléctrico

Calcula la corriente que pasa en la resistencia R_3 del siguiente circuito eléctrico



Métodos directos

- Eliminación de Gauss
- Factorización
 - LU
 - Cholesky
- Sistemas tridiagonales

Eliminación de Gauss

$$\begin{pmatrix} 10 & -7 & 0 \\ -3 & 2 & 6 \\ 5 & -1 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ 4 \\ 6 \end{pmatrix}$$

$$10x_1 - 7x_2 = 7$$

$$-3x_1 + 2x_2 + 6x_3 = 4$$

$$5x_1 - x_2 + 5x_3 = 6$$

Eliminación (de incógnitas) hacia adelante

$$\begin{pmatrix} 10 & -7 & 0 \\ 0 & -0.1 & 6 \\ 0 & 2.5 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ 6.1 \\ 2.5 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 10 & -7 & 0 \\ 0 & 2.5 & 5 \\ 0 & -0.1 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ 2.5 \\ 6.1 \end{pmatrix}$$

Intercambio de renglones

$$\begin{pmatrix} 10 & -7 & 0 \\ 0 & 2.5 & 5 \\ 0 & 0 & 6.2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ 2.5 \\ 6.2 \end{pmatrix}$$

Sistema triangular superior
row echelon form

Sustitución hacia atrás

$$6.2x_3 = 6.2$$

$$2.5x_2 + (5)(1) = 2.5.$$

$$10x_1 + (-7)(-1) = 7$$

$$x = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Factorización LU

La matriz A de coeficientes puede expresarse en términos de productos que involucran matrices con una estructura más simple

$$Ax = b$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0.5 & 1 & 0 \\ -0.3 & -0.04 & 1 \end{pmatrix}$$

$$U = \begin{pmatrix} 10 & -7 & 0 \\ 0 & 2.5 & 5 \\ 0 & 0 & 6.2 \end{pmatrix}$$

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$LU = PA$$

Factorización LU

$$Ax = b$$

1. Factorización $PA = LU$

$$PAx = LUx = L(Ux)$$

$$= Ly = Pb$$

% $Ux = y$ vector intermedio

2. Solución en dos pasos

1. $Ly = Pb$ sustitución hacia adelante

2. $Ux = y$ sustitución hacia atrás

Errores de redondeo

error

$$e = x - x_*$$

residual

$$r = b - Ax_*$$

La eliminación de Gauss con pivoteo parcial produce residuales pequeños

Operator backslash

$$Ax = b$$

$$7x = 21$$

$$x = \frac{21}{7} = 3$$

$$x = A^{-1} * b$$

$$x = A \backslash b$$

$$x = U \backslash (L \backslash Pb)$$

Sistemas tridiagonales

$$\begin{bmatrix} f_1 & g_1 & & & & \\ e_2 & f_2 & g_2 & & & \\ & e_3 & f_3 & g_3 & & \\ & & \cdot & \cdot & \cdot & \\ & & & \cdot & \cdot & \cdot \\ & & & & \cdot & \cdot & \cdot \\ & & & & & e_{n-1} & f_{n-1} & g_{n-1} \\ & & & & & & e_n & f_n \end{bmatrix} \begin{Bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ x_{n-1} \\ x_n \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} r_1 \\ r_2 \\ r_3 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ r_{n-1} \\ r_n \end{Bmatrix}$$

3 vectores de n elementos

$$3n < n^2$$

$e(1)=0$ y $g(n)=0$

Matrices dispersas

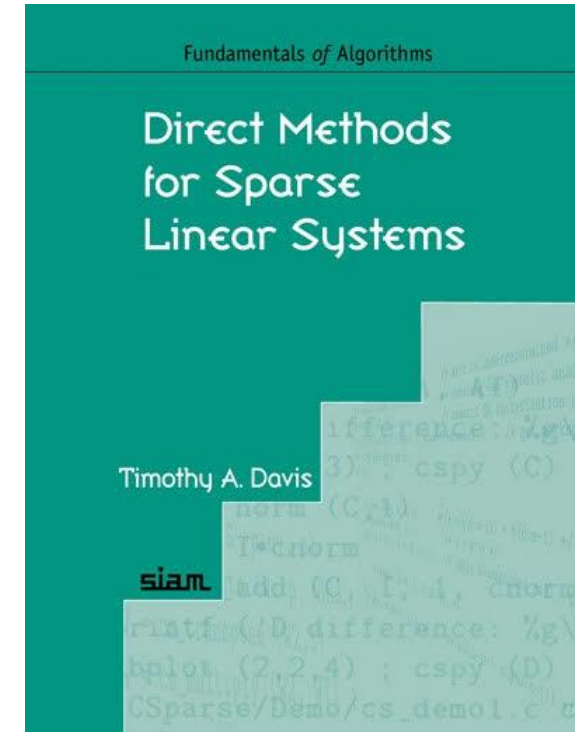
$A = \begin{bmatrix} 4.5 & 0.0 & 3.2 & 0.0 \\ 3.1 & 2.9 & 0.0 & 0.9 \\ 0.0 & 1.7 & 3.0 & 0.0 \\ 3.5 & 0.4 & 0.0 & 1.0 \end{bmatrix}$

Compressed-column form

$Ax = [4.5, 3.1, 3.5, 2.9, 1.7, 0.4, 3.2, 3.0, 0.9, 1.0]$

$A_p = [1, 4, 7, 9, 11]$

$A_i = [1, 2, 4, 2, 3, 4, 1, 3, 2, 4]$



Métodos iterativos

- Jacobi
- Gauss – Seidel
- Máxima inclinación
- Gradiente conjugado
- Newton (sistemas no lineales)

$$x_{k+1} = f(x_k)$$

$$x_0 = \text{zeros}(n,1) \quad \text{guess}$$

$$x = f(x_p)$$

Jacobi

$$A^*x = b$$

$$10x(1) - 1x(2) + 2x(3) + 0x(4) = 6$$

$$-1x(1) + 11x(2) - 1x(3) + 3x(4) = 25$$

$$2x(1) - 1x(2) + 10x(3) - 1x(4) = -11$$

$$0x(1) + 3x(2) - 1x(3) + 8x(4) = 15$$

$$x(1) = (6 - (-1x(2) + 2x(3) + 0x(4))) / 10$$

$$x(2) = (25 - (-1x(1) - 1x(3) + 3x(4))) / 11$$

$$x(3) = (-11 - (2x(1) - 1x(2) - 1x(4))) / 10$$

$$x(4) = (15 - (0x(1) + 3x(2) - 1x(3))) / 8$$

$$A = D + L + U$$

$$x(3) = (b(3) - (L(3,1:2) * xp(1:2) + U(3,4) * xp(4))) / D(3,3)$$

Jacobi

$$A = D + L + U$$

- $\mathbf{x}_{i+1} = T\mathbf{x}_i + \mathbf{c}$
- $x_{i+1} = -D^{-1}(L + U)x_i + D^{-1}b$

converge si $\rho(T) < 1$

A es de diagonal estrictamente dominante

- $\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i + \alpha_i \mathbf{d}_i$
- $x_{i+1} = x_i + D^{-1}r_i$

$$r_i = b - Ax_i$$

Gauss-Seidel $A^*x = b$

$$10x(1) - 1x(2) + 2x(3) + 0x(4) = 6$$

$$-1x(1) + 11x(2) - 1x(3) + 3x(4) = 25$$

$$2x(1) - 1x(2) + 10x(3) - 1x(4) = -11$$

$$0x(1) + 3x(2) - 1x(3) + 8x(4) = 15$$

$$x(1) = (6 - (-1x(2) + 2x(3) + 0x(4))) / 10$$

$$x(2) = (25 - (-1x(1) - 1x(3) + 3x(4))) / 11$$

$$x(3) = (-11 - (2x(1) - 1x(2) - 1x(4))) / 10$$

$$x(4) = (15 - (0x(1) + 3x(2) - 1x(3))) / 8$$

Gauss-Seidel

$$A = D + L + U$$

- $\mathbf{x}_{i+1} = T\mathbf{x}_i + \mathbf{c}$
- $x_{i+1} = -(D + L)^{-1}Ux_i + (D + L)^{-1}b$

- $\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i + \alpha_i \mathbf{d}_i$
- $x_{i+1} = x_i + (D + L)^{-1}r_i$

$$r_i = b - Ax_i$$

Optimización multidimensional

Sistema de ecuaciones

$$Ax = b$$

x es la solución

Forma cuadrática

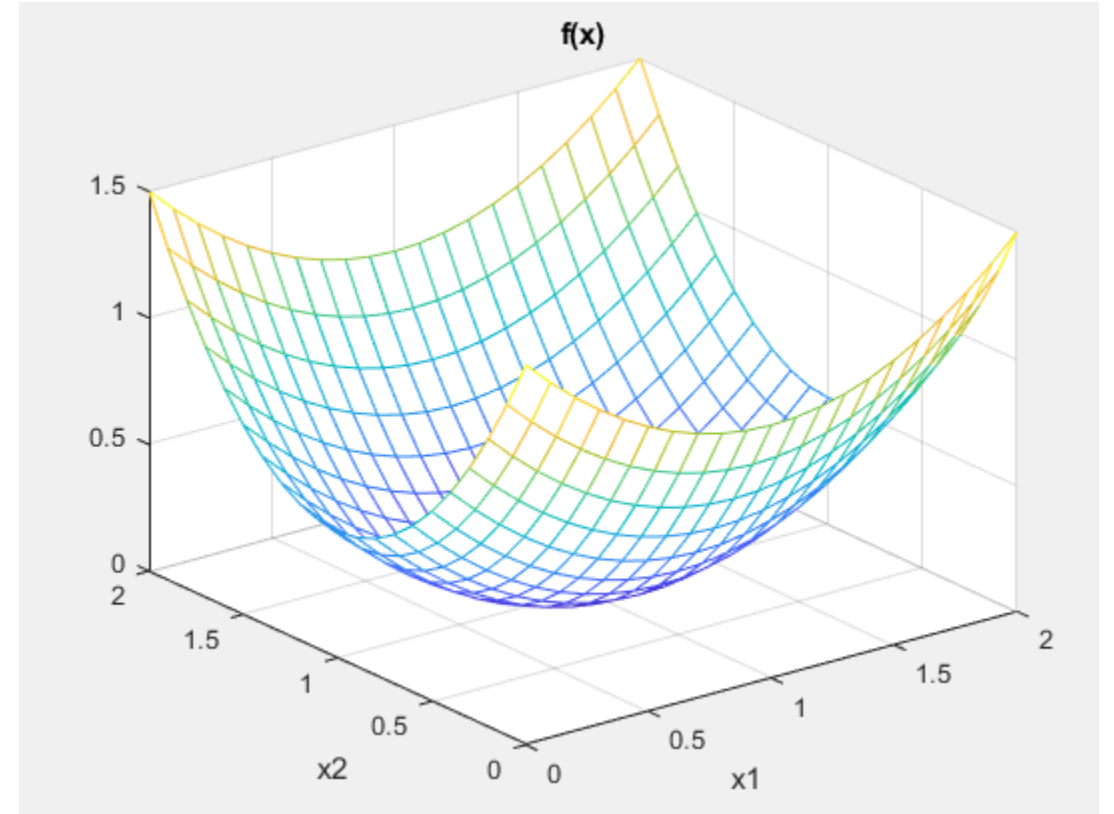
$$f(x) = \frac{1}{2} x' Ax - b' x + c$$

x minimiza la función

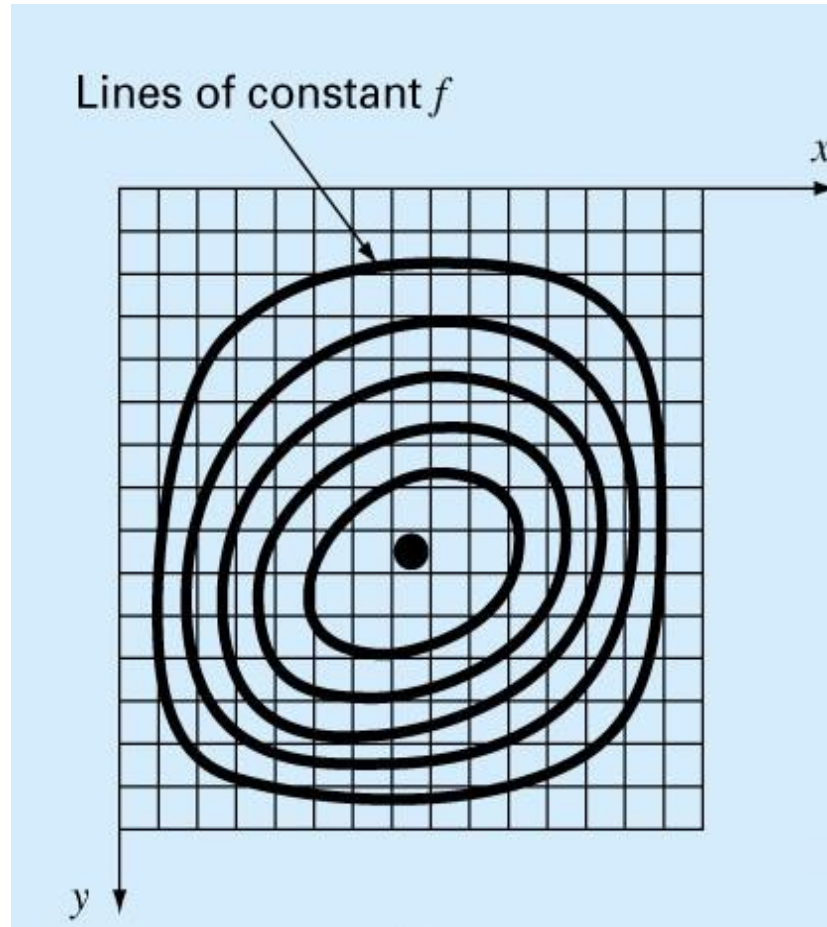
Forma cuadrática

La función es convexa si y solo si

A es definida positiva
 $x'Ax > 0 \quad \forall x \neq 0$

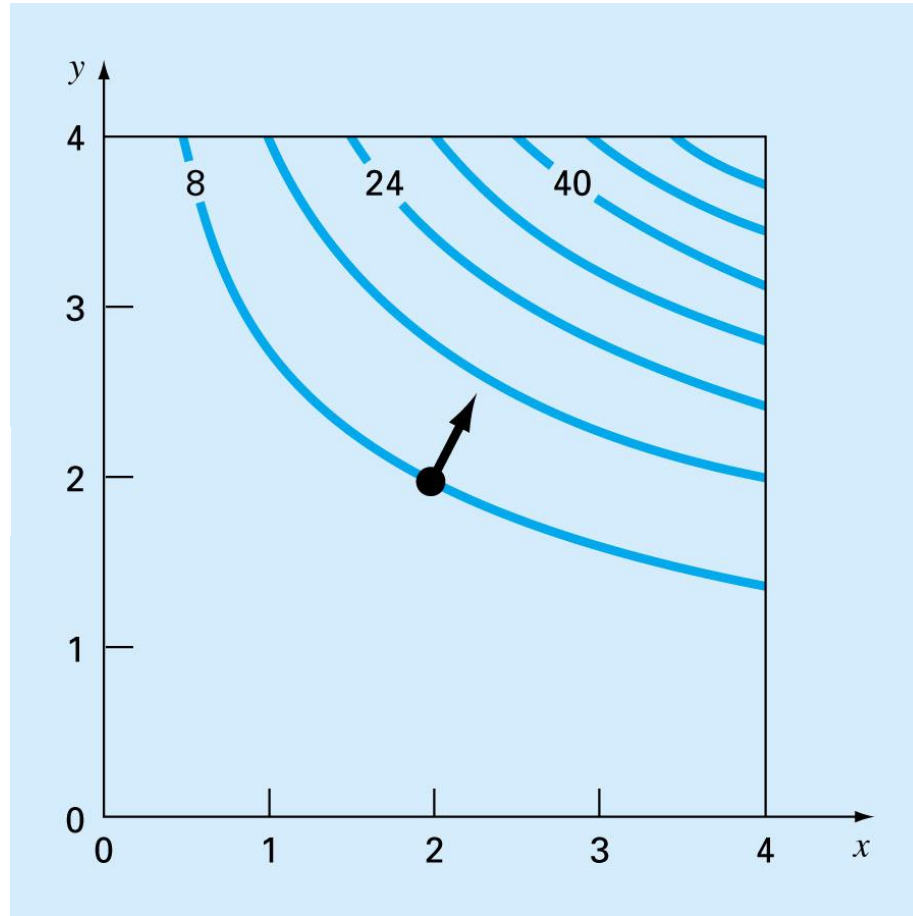


Curvas de nivel



Gradiente

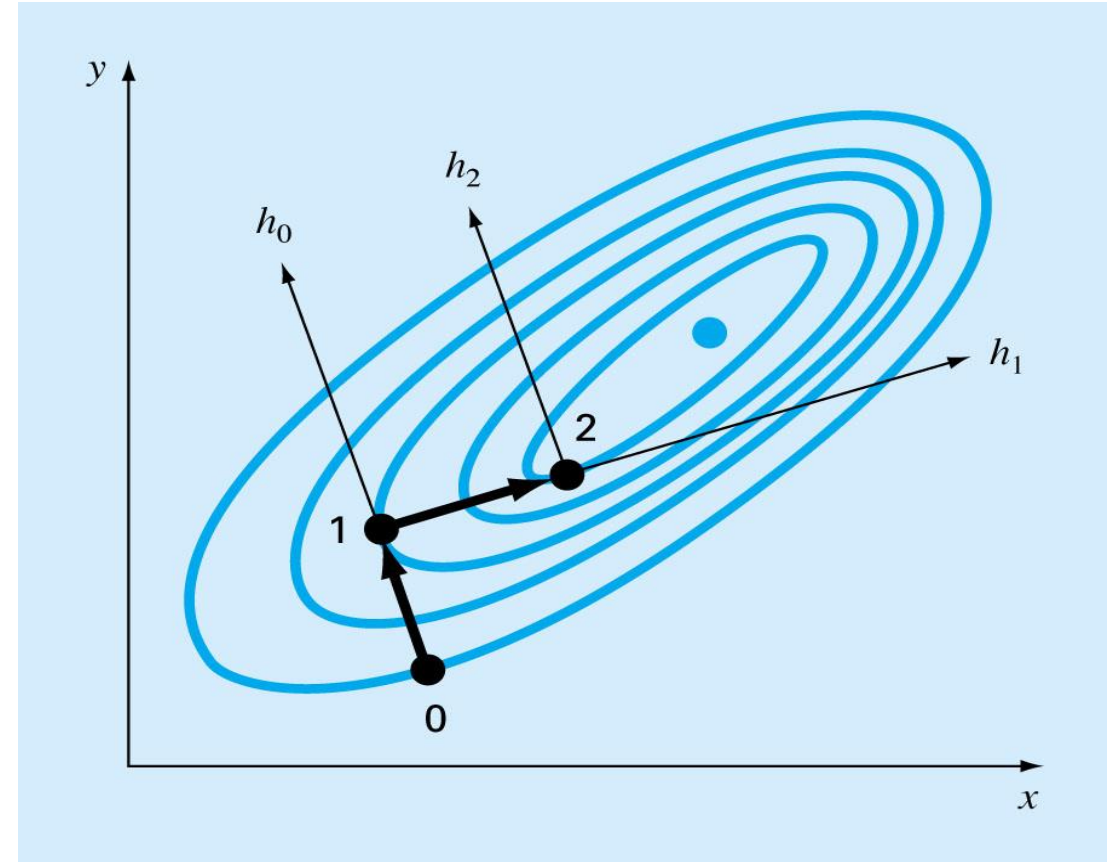
$$\nabla f = \frac{\partial f}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial f}{\partial y} \mathbf{j}$$



$$\nabla f(\mathbf{x}) = \begin{Bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{x}) \\ \frac{\partial f}{\partial x_2}(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \end{Bmatrix}$$

Método de máxima inclinación

- Inicia en un punto (x_i, y_i)
- Determina la dirección de descenso máximo,
$$h_i = -\nabla_i = \mathbf{r}_i$$
- Sigue esta dirección, h_i , hasta encontrar un mínimo de f en esta dirección (x_{i+1}, y_{i+1})
- Repite el proceso



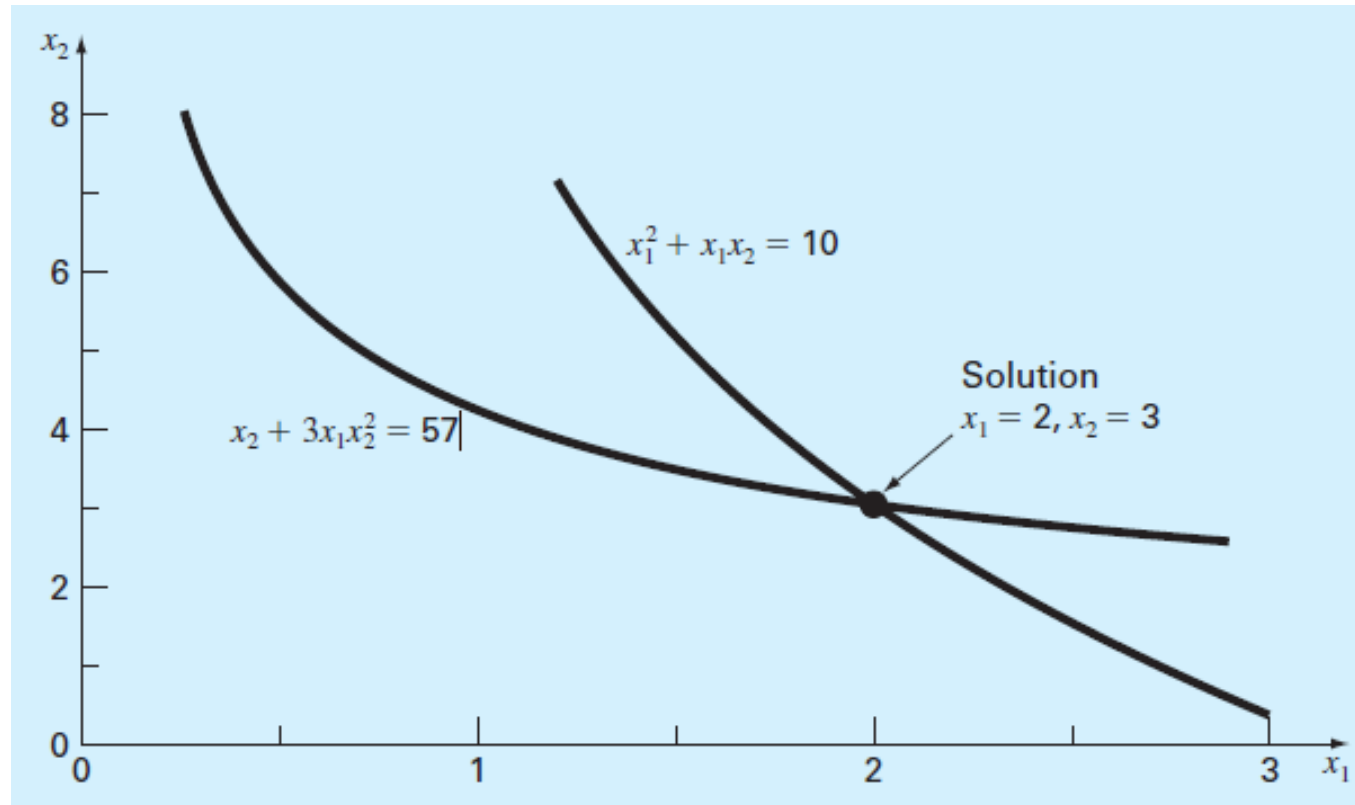
Método de máxima inclinación

$$x_{i+1} = x_i + \alpha_i d_i$$

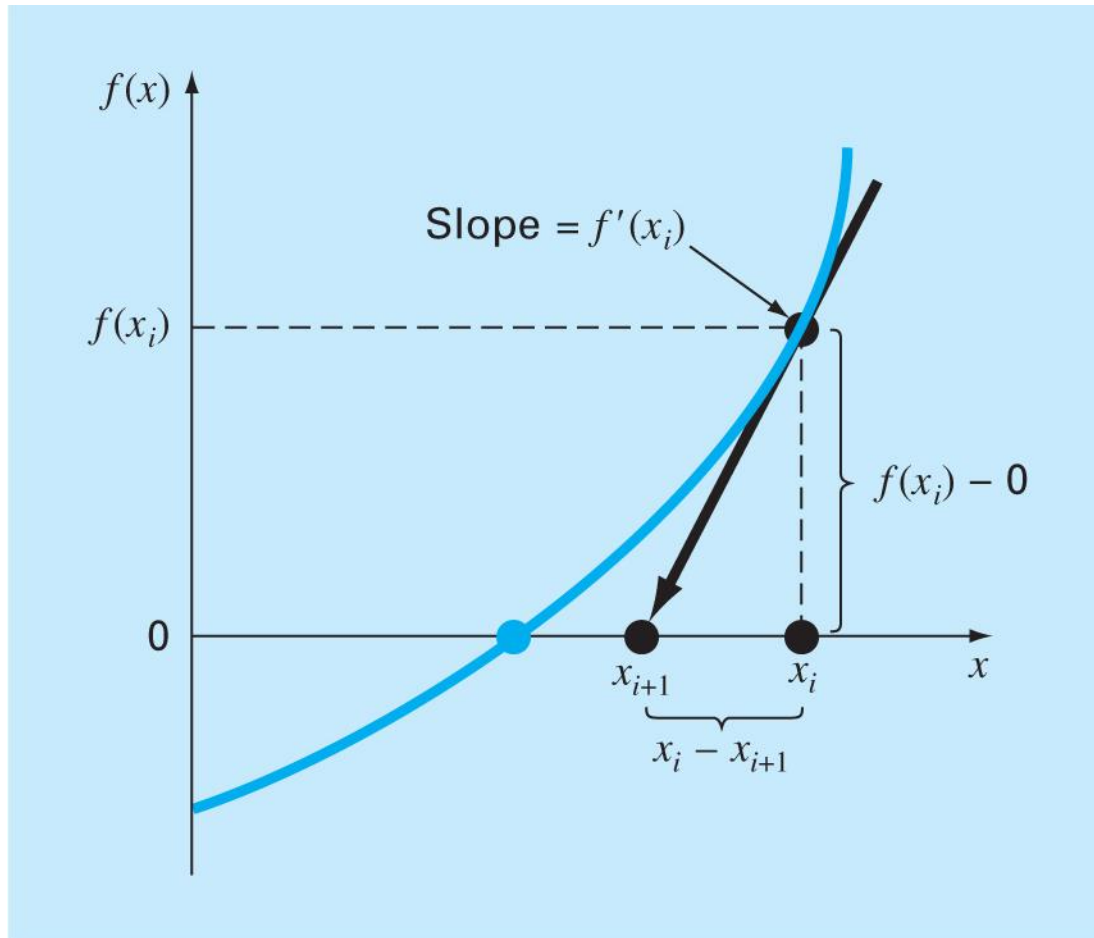
El problema tiene dos partes

- Determinar la “mejor dirección” d_i (h_i en la figura anterior)
 - $d_i = r_i = b - Ax_i$
- Determinar el “mejor valor” α_i a lo largo de esa dirección
 - $\alpha_i = \frac{\text{dot}(r_i, r_i)}{r_i' A r_i}$

Sistemas no lineales



Newton-Raphson



$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

$$x_{n+1} = x_n - J^{-1}(x_n)f(x_n)$$

Gradiente y Jacobiana

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\nabla f(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{x}) \\ \frac{\partial f}{\partial x_2}(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \end{pmatrix}$$

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$J_x(f) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1} & \frac{\partial f_m}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n} \end{bmatrix}_x$$

Matrices dispersas

