Ecuaciones algebraicas lineales

Ecuaciones algebraicas lineales

Nos interesa resolver el sistema:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

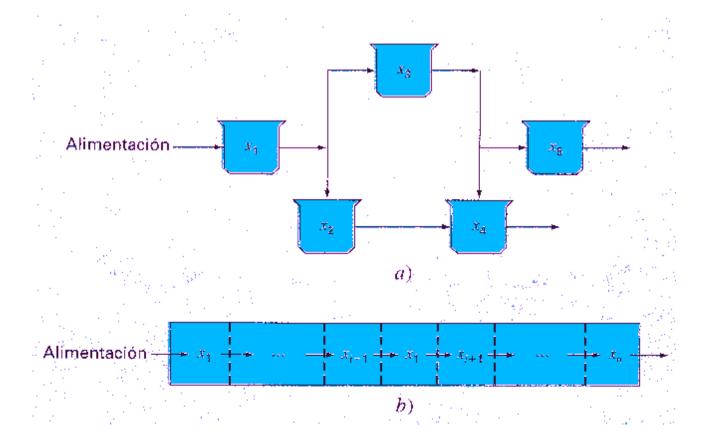
$$\dots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n$$

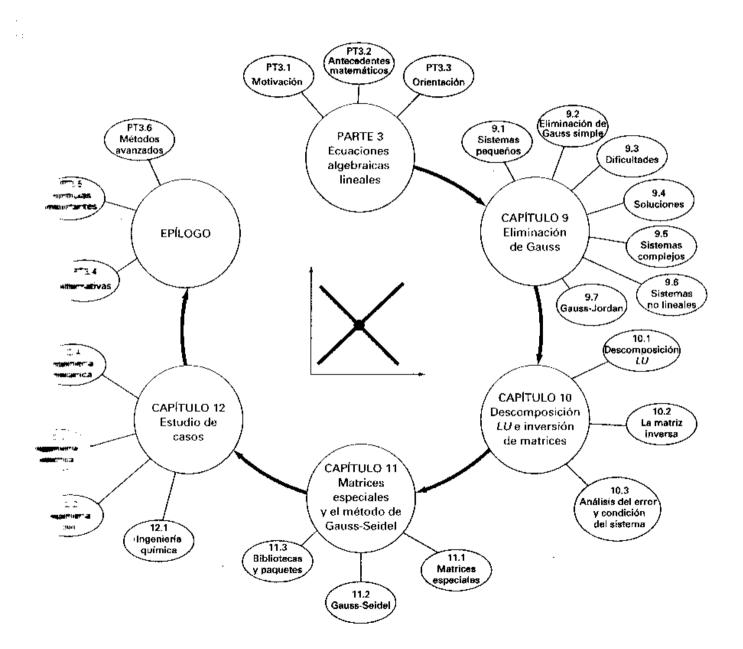
Ecuaciones algebraicas lineales y la práctica de la Ingeniería

Dos tipos de problemas:

Solución de sistemas discretos o agrupados Solución de sistemas continuos a través de ED



Orientación



Solución de pequeños sistemas de ecuaciones

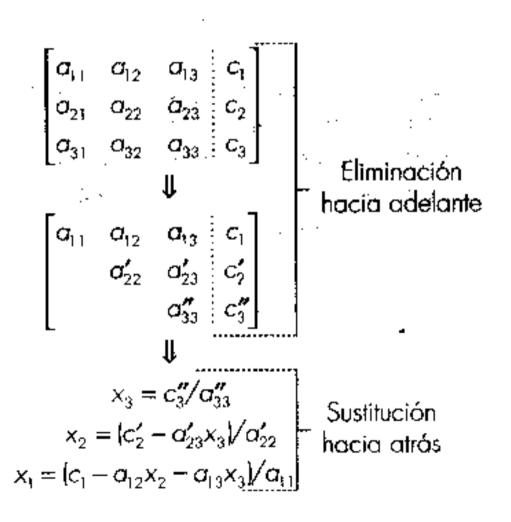
Método gráfico

Regla de Cramer (determinantes)

Sustitución

Eliminación de Gauss simple

Dos pasos:



Se multiplica la ecuación 1 (fila pivote) por

$$f_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}}$$

Y se resta a la ecuación 2 para obtener

$$\begin{vmatrix} a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}} a_{12} \end{vmatrix} x_2 + \dots + \begin{vmatrix} a_{2n} - \frac{a_{21}}{a_{11}} a_{1n} \end{vmatrix} x_n = b_2 - \frac{a_{21}}{a_{11}} b_1$$

O

$$a'_{22}x_2 + ... + a'_{2n}x_n = b'_2$$

Es decir,

$$F'_2 = F_2 - \frac{a_{21}}{a_{11}} F_1$$

Se procede igual con las restantes filas,

$$F'_{3} = F_{3} - \frac{a_{31}}{a_{11}}F_{1}$$
;...; $F'_{n} = F_{n} - \frac{a_{n1}}{a_{11}}F_{1}$

Para obtener

$$a_{11}x_{1} + a_{12}x_{2} + \dots + a_{1n}x_{n} = b_{1}$$

$$a'_{22}x_{2} + \dots + a'_{2n}x_{n} = b'_{2}$$

$$a'_{32}x_{2} + \dots + a'_{3n}x_{n} = b'_{3}$$

$$a'_{n2}x_{2} + \dots + a'_{nn}x_{n} = b'_{n}$$

Se toma como fila pivote la 2, y se efectúan las operaciones

$$F''_{3} = F'_{3} - \frac{a_{32}}{a_{22}}F'_{2}$$
;...; $F''_{n} = F'_{n} - \frac{a_{n2}}{a_{22}}F'_{2}$

Para obtener

$$a_{11}x_{1} + a_{12}x_{2} + a_{13}x_{3} + \dots + a_{1n}x_{n} = b_{1}$$

$$a'_{22}x_{2} + a'_{23}x_{3} + \dots + a'_{2n}x_{n} = b'_{2}$$

$$a''_{33}x_{3} + \dots + a''_{3n}x_{n} = b''_{3}$$

$$a''_{n3}x_{3} + \dots + a''_{nn}x_{n} = b''_{n}$$

Se continua de esta forma hasta tomar la (n-1)ésima ecuación como pivote, efectuar

$$F_n^{(n-1)} = F_n^{(n-2)} - \frac{a_{n,n-1}}{a_{n-1,n-1}} F_{n-1}^{(n-2)}$$

Y obtener

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a'_{22}x_2 + a'_{23}x_3 + \dots + a'_{2n}x_n = b'_2$$

$$a''_{33}x_3 + \dots + a''_{3n}x_n = b''_3$$

$$a_{nn}^{(n-1)}x_{n}=b_{n}^{(n-1)}$$

Es decir,

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a'_{22} & a'_{23} & \dots & a'_{2n} \\ 0 & 0 & a''_{33} & \dots & a''_{3n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & a_{nn}^{(n-1)} \end{bmatrix} \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} b_1 \\ b'_2 \\ b''_3 \\ \dots \\ b_n^{(n-1)} \end{vmatrix}$$

Sustitución hacia atrás

De la última ecuación,

$$x_{n} = \frac{b_{n}^{(n-1)}}{a_{nn}^{(n-1)}}$$

De la ecuación n-1,

$$x_{n-1} = \frac{b_{n-1}^{(n-2)} - a_{n-1,n}^{(n-2)} x_n}{a_{n-1,n-1}^{(n-2)}}$$

En general,

$$x_{i} = \frac{b_{i}^{(i-1)} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij}^{(i-1)} x_{j}}{a_{ii}^{(i-1)}}$$

Con i = n-1, n-2, ..., 2, 1

Costo computacional (9.2.1)

Se demuestra que el número de operaciones requeridas es del orden de

$$\lim_{n \to \infty} \left| \frac{2n^3}{3} + O(n^2) + \frac{n^2}{2} + O(n) \right| = \frac{2n^3}{3} + O(n^2)$$
eliminación hacia adelante sustitución hacia atrás

Ejemplo 9.5 pág. 258

Resolver por Eliminación de Gauss

$$3x_{1}-0.1x_{2}-0.2x_{3}=7.85$$

$$0.1x_{1}+7x_{2}-0.3x_{3}=-19.3$$

$$0.3x_{1}-0.2x_{2}+10x_{3}=71.4$$

Código en Octave para la eliminación de Gauss

Código: gauss.m

Dificultades en los métodos de eliminación

División por 0:

$$2x_{2}+3x_{3}=8$$

$$4x_{1}+6x_{2}+7x_{3}=-3$$

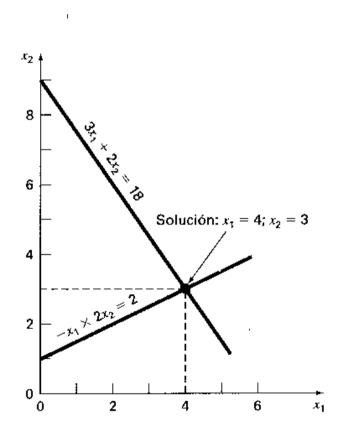
$$2x_{1}+x_{2}+6x_{3}=5$$

Errores de redondeo

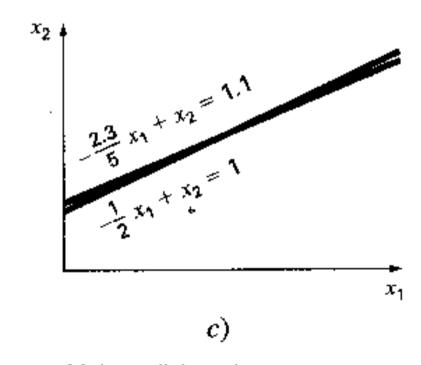
Sistemas mal acondicionados

Sistemas mal acondicionados

Pequeños cambios en los coeficientes provocan grandes cambios en las soluciones



Bien condicionado



Mal condicionado

Técnicas para mejorar las soluciones

Uso de más cifras significativas

Reduce errores de redondeo

Pivoteo

Evita la división por 0

Reduce los errores de redondeo

Escalamiento

Gran diferencia de magnitud entre distintos coeficientes

Pivoteo

Antes de de normalizar cada renglón se determina el coeficiente más grande (en valor absoluto) por debajo del pivote; y se intercambia, de modo que los pivotes sean los elementos de mayor valor absoluto.

Ejemplo 9.9, pag. 268. Resolver por eliminación de Gauss sin y con pivoteo

$$0.0003 x_1 + 3.0000 x_2 = 2.0001$$

 $1.0000 x_1 + 1.0000 x_2 = 1.0000$

Escalamiento

Se aplica cuando hay diferencias importantes entre coeficientes del sistema, lo que ocurre comúnmente en problemas de la Física (unidades).

Se divide cada renglón del sistema por su coficiente de mayor valor absoluto.

Ejemplo 9.10, pag. 270. Resolver sin y con escalamiento

$$2 x_1 + 100000 x_2 = 100000$$
$$x_1 + x_2 = 2$$



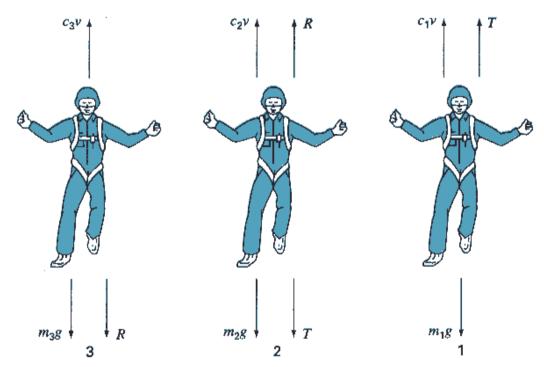
Ejemplo 9.11

Un equipo de tres paracaidistas está unido por una cuerda ligera mientras cae a 5 m/s. Calcule la tensión en cada sección de la cuerda y la aceleración del equipo

Paracaidista	Masa, kg	Coef. de arrastre, kg/s
1	70	10
2	60	14
3	40	17

Ejemplo 9.11

A partir de los diagramas de cuerpo libre de cada paracaidista,



Se plantea la segunda ley de Newton para cada uno:

Ejemplo 9.11

$$m_1 g - T - c_1 v = m_1 a$$

 $m_2 g + T - c_2 v - R = m_2 a$
 $m_3 g - c_3 v + R = m_3 a$

Reemplazando y reordenando,

$$\begin{bmatrix} 70 & 1 & 0 & a \\ 60 & -1 & 1 & T \\ 40 & 0 & -1 & R \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 636 \\ 518 \\ 307 \end{bmatrix}$$

Resolver con el programa en Octave

Problemas 9.1 a 9.18 pag. 279

Descomposición LU

Es más eficiente que la eliminación de Gauss cuando deben resolverse numerosos sistemas con los mismos coeficientes [A], pero distintos términos {B}

La propia eliminación de Gauss se puede expresar como una descomposición LU

Descomposición LU

Sea un sistema de ecuaciones

$$[A]{X} = {B} \Rightarrow [A]{X} - {B} = 0$$

Que pueda expresarse de la forma

$$\begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{bmatrix} \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \\ d_3 \end{vmatrix} \Rightarrow [U]\{X\} - \{D\} = 0$$

Luego de la eliminación hacia adelante de

Descomposición LU

Y que existe una matriz [L] de la forma

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 \end{bmatrix}$$

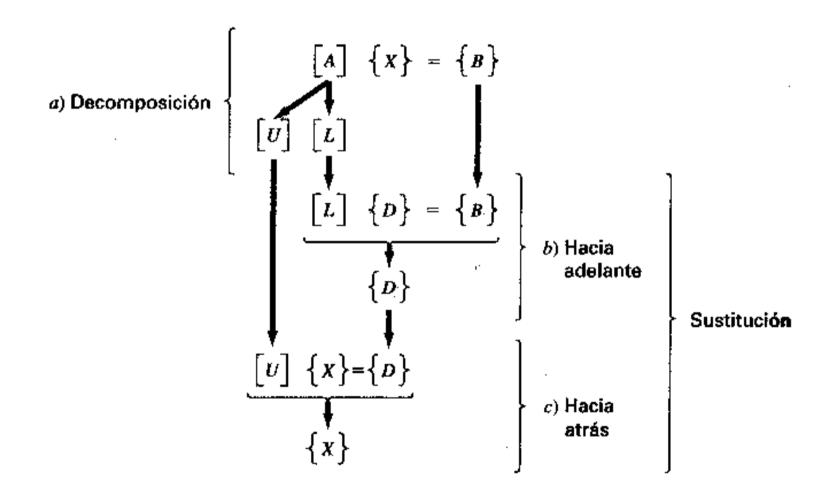
Tal que

$$[L][[U]{X}-{D}]=[A]{X}-{B}$$

Por lo tanto

$$[L][U]=[A]$$
 , $[L]\{D\}=\{B\}$

Pasos en la descomposición LU



Descomposición LU con eliminación de Gauss

Se puede demostrar que

$$U = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a'_{22} & a'_{23} \\ 0 & 0 & a''_{33} \end{bmatrix}, \quad L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ f_{21} & 1 & 0 \\ f_{31} & f_{32} & 1 \end{bmatrix}$$

donde

$$a'_{22} = a_{22} - f_{21} a_{12} \; ; \; a'_{23} = a_{23} - f_{21} a_{13}$$

$$a''_{33} = a_{33} - f_{31} a_{13} - f_{32} a'_{23}$$

$$f_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}} \; , \; f_{31} = \frac{a_{31}}{a_{11}} \; , \; f_{32} = \frac{a'_{32}}{a'_{22}}$$

Ejemplo 10.1

Obtenga una descomposición LU para la matriz del ejemplo 9.5

$$\begin{bmatrix} 3 & -0.1 & -0.2 \\ 0.1 & 7 & -0.3 \\ 0.3 & -0.2 & 10 \end{bmatrix} \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} 7.85 \\ -19.3 \\ 71.4 \end{bmatrix}$$

Solución del sistema

Sustitución hacia adelante para resolver

$$[L]{D} = {B}$$

$$d_{1} = b_{1}$$

$$d_{i} = b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} d_{j} = b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} f_{ij} d_{j} , i = 2,3,...,n$$

Solución del sistema

Sustitución hacia atrás para resolver

$$[U]{X}={D}$$

$$x_n = \frac{d_n}{u_{nn}}$$

$$x_{i} = \frac{d_{i} - \sum_{j=i+1}^{n} u_{ij} x_{j}}{u_{ii}}, i = n-1, n-2, ..., 1$$

Ejemplo 10.2

Encontrar la solución del problema 10.1

$$\begin{bmatrix} 3 & -0.1 & -0.2 \\ 0.1 & 7 & -0.3 \\ 0.3 & -0.2 & 10 \end{bmatrix} \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} 7.85 \\ -19.3 \\ 71.4 \end{bmatrix}$$

Costo computacional

El trabajo total es igual a la Eliminación de Gauss,

$$\frac{2n^3}{3} + O(n^2)$$

Sólo que se distribuye en partes iguales entre la descompisición y la sustitución

Algoritmo

Codigo en Octave para descomposición LU: descLU.m

Matriz Inversa

Es aquella que satisface

$$[A][A]^{-1}=[A]^{-1}[A]=I$$

Supongamos un sistema de 3 x 3. Para calcular la primera columna de inv A, se resuelve el sistema

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11}^{-1} \\ a_{21}^{-1} \\ a_{31}^{-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Matriz Inversa

para calcular la segunda columna de inv A,

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{12}^{-1} \\ a_{22}^{-1} \\ a_{32}^{-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Y la tercera columna de inv A,

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{13}^{-1} \\ a_{23}^{-1} \\ a_{33}^{-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Matriz inversa

Es decir, resolver n sistemas para una matriz de n x n

Como A no cambia, conviene usar el algoritmo de descomposición LU visto

Ejemplo 10.3, pag. 293

Código en Octave para el cálculo de la inversa: inversa.m

Problemas 10.1 a 10.8, pag. 303

Sistemas mal acondicionados

Cuatro formas de detectar el mal acondicionamiento:

Escalar la matriz A e invertirla. Observar si hay elementos mucho mayores a 1

Multiplicar la inversa de A por A y estimar qué tan lejos está el resultado de I

Invertir la inversa y estiamr qué tan lejos está el resultado de A

Calcular el número de condición de A, cond[A]

Normas vectoriales y matriciales

Proporciona una medida del tamaño o "longitud" de una matriz o vector

Por ejemplo, el módulo de un vector es una norma

Normas de vectores y matrices

Vectores

$$||X||_e = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

Norma euclideana

$$||X||_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

$$||X||_{\infty} = \max_{i=1}^{n} |x_i|$$

Matrices

$$||A||_e = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}^2}$$

Norma de Frobenius

$$||A||_1 = \max_{j=1}^n \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

$$||A||_{\infty} = \max_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} |a_{ij}|$$

Número de condición

Se define como

$$cond[A] = ||A|| \cdot ||A^{-1}|| > 1$$

Ejemplo 10.4

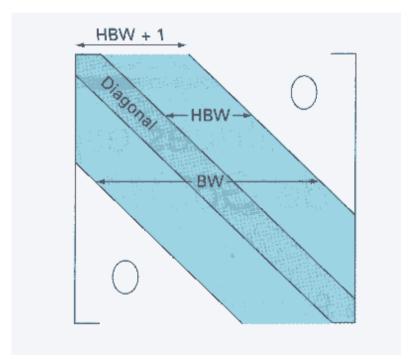
Calcular el número de condición de la matriz de Hilbert de rango 3

$$[A] = \begin{vmatrix} 1 & 1/ & 1/\\ 1/2 & /3 \\ 1/ & 1/ & 1/\\ 1/2 & /3 & /4 \\ 1/ & 1/ & 1/\\ 1/3 & /4 & /5 \end{vmatrix}$$

Problemas 10.9 a 10.21

Matrices bandeadas

Aparecen en la solución numérica de EDs



Eliminación de Gauss o descomposición LU ineficientes

Sistemas tridiagonales

Se almacenan 4 vectores de O(n) en lugar de una matriz de O(n²) esencialmente llena de ceros

Algoritmo de Thomas

Un método de descomposición LU eficiente para sistemas tridiagonales

Descomposición

```
for k = 2:n
    e(k) = e(k)/f(k-1);
    f(k) = f(k) -
    e(k)*g(k-1);
endfor
```

Sustitución hacia adelante

```
for k = 2:n

r(k) = r(k) - e(k)*r(k-1);

endfor
```

Sustitución hacia atrás

```
x(n) = r(n)/f(n);

for k = n-1:-1:1

x(k) = (r(k) - g(k)*...

x(k+1))/f(k);

endfor
```

Ejemplo 11.1 pag. 307

Resolver el siguiente sistema tridiagonal con el algoritmo de Thomas

Matrices simétricas

Son las que cumplen

$$a_{ij} = a_{ji}$$
 , $\forall i, j$

Es decir

$$[A] = [A]^T$$

Requieren la mitad de memoria de almacenamiento

Descomposición de Cholesky



Si [A] es simétrica, puede descomponerse como

$$[A] = [L][L]^T$$

Se demuestra que

$$a_{ki} - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} l_{kj}$$

$$l_{ki} = \frac{1}{l_{ii}} , i = 1, 2, ..., k-1$$

$$l_{kk} = \sqrt{a_{kk} - \sum_{j=1}^{k-1} l_{kj}^2}$$

Ejemplo 11.2, pag. 308

Aplique la descomposición de Cholesky a la matriz simétrica

$$[A] = \begin{bmatrix} 6 & 15 & 55 \\ 15 & 55 & 225 \\ 55 & 225 & 979 \end{bmatrix}$$

Algoritmo de Cholesky

Código en Octave para la descomposición de Cholesky: cholesky.m

Sea el sistema

$$[A]{X} = {B}$$

Si es de 3 x 3, es posible despejar cada incógnita como

$$x_{1} = \frac{b_{1} - a_{12} x_{2} - a_{13} x_{3}}{a_{11}}$$

$$x_{2} = \frac{b_{2} - a_{21} x_{1} - a_{23} x_{3}}{a_{22}}$$

$$x_{3} = \frac{b_{3} - a_{31} x_{1} - a_{32} x_{2}}{a_{33}}$$

En general,

$$b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_{j} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}$$

$$x_{i} = \frac{1}{a_{ii}} a_{ij} x_{j} + \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}$$

$$a_{ii} = 1, 2, ..., n$$

Se debe partir de un conjunto de valores iniciales para x (pueden ser 0). Se reemplazan en los miembros derechos para obtener los valores más actuales en los miembros izquierdos. Se repite hasta que $x^{j} - x^{j-1}$

renite hasta que
$$\frac{|x_i^j - x_i^{j-1}|}{|x_i^j|}$$
 $100\% < \varepsilon_s$, $i = 1, 2, ..., n$

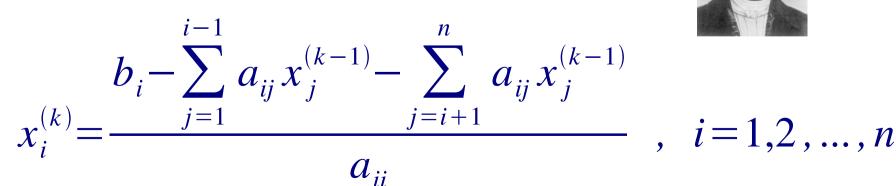
Método de Gauss-Seidel

$$x_{i}^{(k)} = \frac{b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_{j}^{(k)} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}^{(k-1)}}{a_{ii}}, \quad i = 1, 2, ..., n$$



$$i = 1, 2, ..., n$$

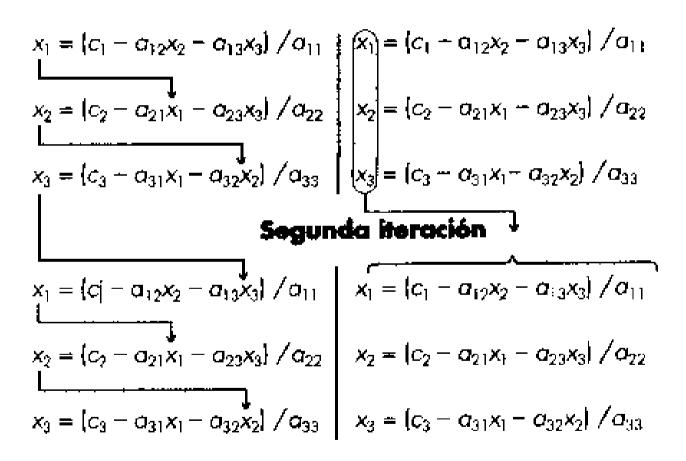
Método de Jacobi





$$i = 1, 2, ..., n$$

Primera iteración



Gauss - Seidel

Jacobi

Ejemplo 11.3 pag. 311

Use los métodos de Gauss-Seidel y de Jacobi para resolver el sistema

$$\begin{bmatrix} 3 & -0.1 & -0.2 \\ 0.1 & 7 & -0.3 \\ 0.3 & -0.2 & 10 \end{bmatrix} \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} 7.85 \\ -19.3 \\ 71.4 \end{bmatrix}$$

Solución con planilla de cálculo:

GaussSeidel.ods

Criterio de convergencia

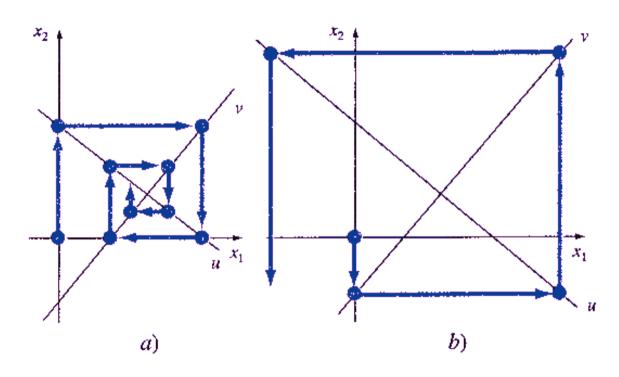
Se demuestra (11.2.1) que el método es convergente si [A] es diagonalmente dominante:

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1\\j \neq i}}^{n} |a_{ij}|, \quad \forall i$$

Si no se puede cumplir lo anterior, al menos se intentará

$$|a_{ii}| = \max_{j=1}^{n} |a_{ij}|, \quad \forall i$$

Criterio de convergencia



Relajación

$$x_i^{(k)} = \lambda x_i^{(k)} + (1 - \lambda) x_i^{(k-1)}$$

 $\lambda = 1$, el resultado no se modifica

λ < 1, subrelajación (desaceleración)

1 > 1 cohrarralaiación (acalaración)

Algoritmo de Gauss-Seidel

Codigo en Octave para el algoritmo de Gauss-Seidel: seidel.m

Uso de software

Resolver el sistema

$$\begin{bmatrix} 1 & 1/2 & 1/3 & x_1 \\ 1/2 & 1/3 & 1/4 & x_2 \\ 1/3 & 1/4 & 1/5 & x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1+1/2+1/3 \\ 1/2+1/3+1/4 \\ 1/3+1/4+1/5 \end{bmatrix}$$

utilizando

Planilla de cálculo

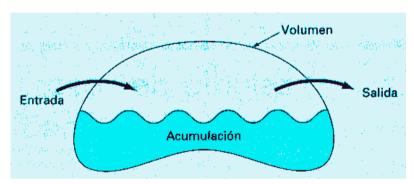
Octave

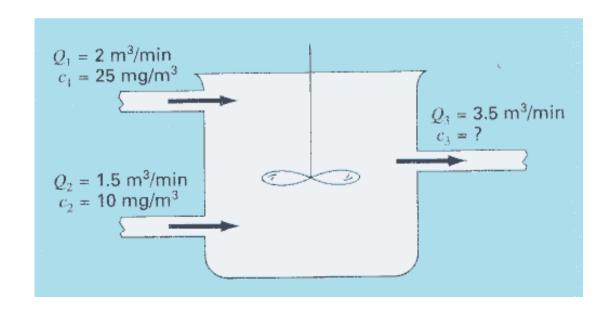
Estudio de casos

Sistema de reactores

Balance de masa

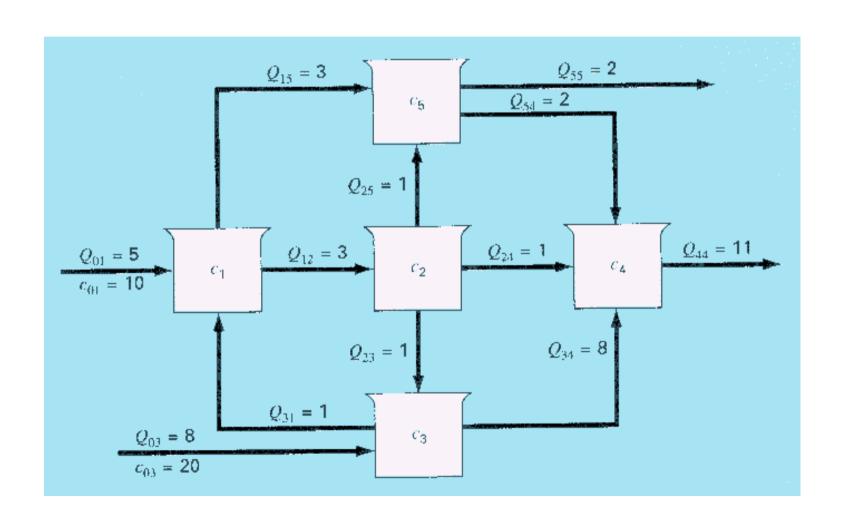
$$\sum_{i} (Q_{i} \cdot C_{i})_{saliente} = \sum_{i} (Q_{j} \cdot C_{j})_{entrante}$$





$$c_3 \cdot 3.5 = 2 \cdot 25 + 1.5 \cdot 10$$

Sistema de reactores

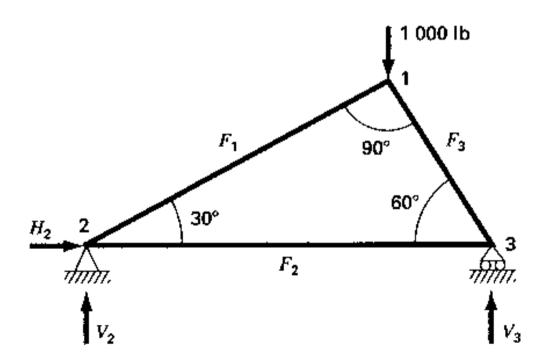


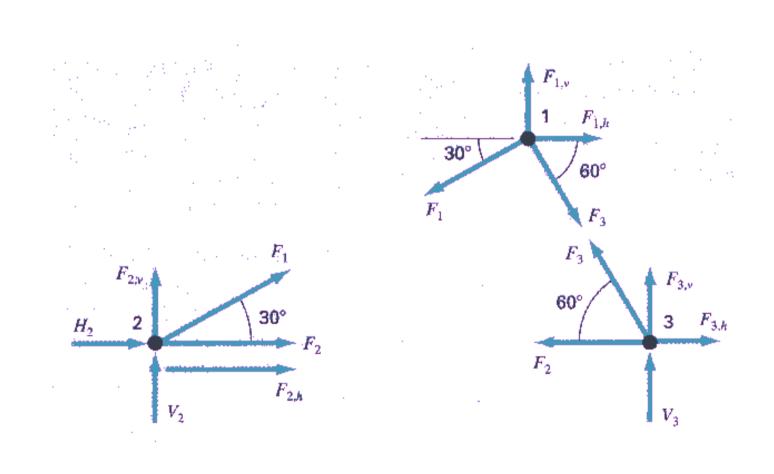
Sistema de reactores

Equilibrio de fuerzas

$$\sum_{i} F_{i} = 0$$

$$\sum_{i} F_{i} = 0$$





Nodo 1

$$\sum_{H} F_{H} = -F_{1} \cos 30^{\circ} + F_{3} \cos 60^{\circ} + F_{1h} = 0$$
$$\sum_{H} F_{V} = -F_{1} \sin 30^{\circ} - F_{3} \sin 60^{\circ} + F_{1v} = 0$$

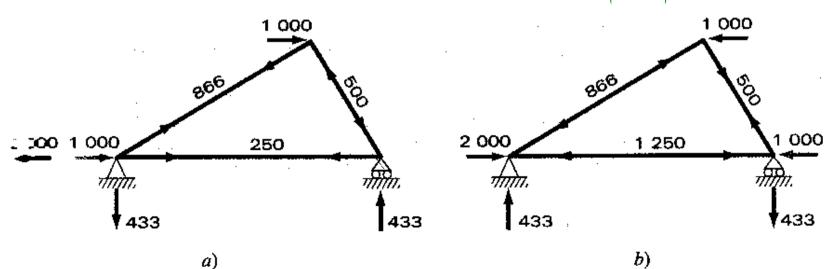
Nodo 2

$$\sum_{H} F_{H} = F_{2} + F_{1} \cos 30^{\circ} + F_{2h} + H_{2} = 0$$
$$\sum_{H} F_{V} = F_{1} \sin 30^{\circ} + F_{2v} + V_{2} = 0$$

Nodo 3

$$\sum F_{H} = -F_{2} - F_{3} \cos 60^{\circ} + F_{3h} = 0$$
$$\sum F_{V} = F_{3} \sin 60^{\circ} + F_{3v} + V_{3} = 0$$

$$\begin{bmatrix} 0.866 & 0 & -0.5 & 0 & 0 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0.866 & 0 & 0 & 0 \\ -0.866 & -1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ -0.5 & 0 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0.5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -0.866 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ H_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ -1000 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

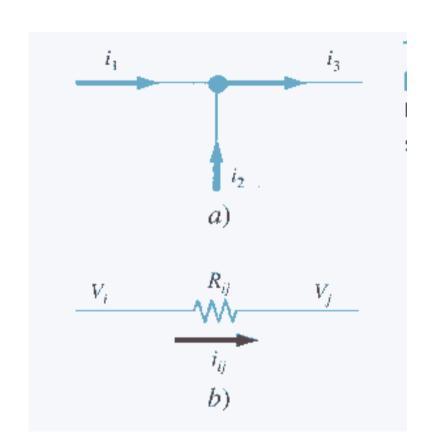


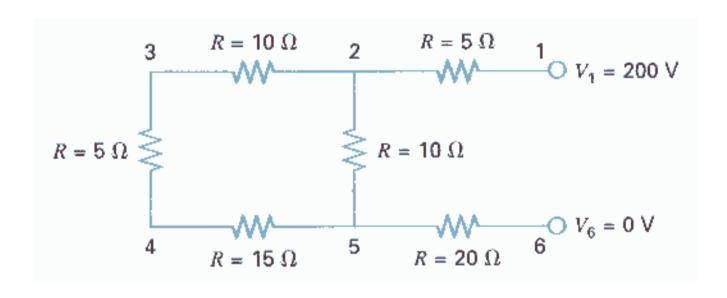
Ley de Kirchhoff

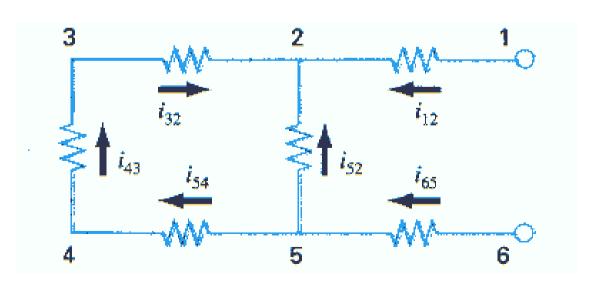
$$\sum i = 0$$

Ley de Ohm

$$\sum iR = \Delta V$$







Ley de Kirchhoff

$$i_{12} + i_{52} + i_{32} = 0$$

$$i_{65} - i_{52} - i_{54} = 0$$

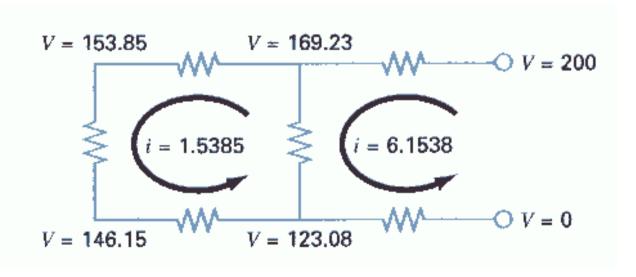
$$i_{43} - i_{32} = 0$$

$$i_{54} - i_{43} = 0$$

Ley de Ohm

$$-i_{54}R_{54} - i_{43}R_{43} - i_{32}R_{32} + i_{52}R_{52} = 0$$
$$-i_{65}R_{65} - i_{52}R_{52} + i_{12}R_{12} - 200 = 0$$

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & | i_{12} \\ 0 & -1 & 0 & 1 & -1 & 0 & | i_{52} \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 & 1 & | i_{52} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & | i_{65} \\ 0 & 10 & -10 & 0 & -15 & -5 & | i_{54} \\ 5 & -10 & 0 & -20 & 0 & 0 & | i_{43} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 200 \end{vmatrix}$$



Segunda ley de Newton

$$\sum_{m} F = m a$$

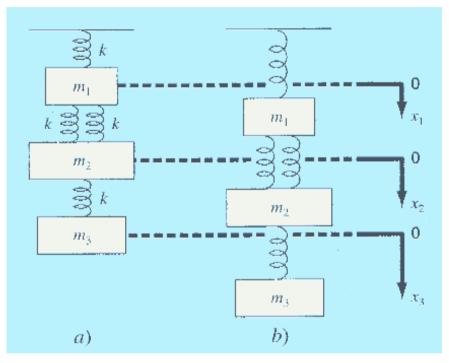
$$m \frac{d^2 x}{d t^2} = F_D - F_U$$

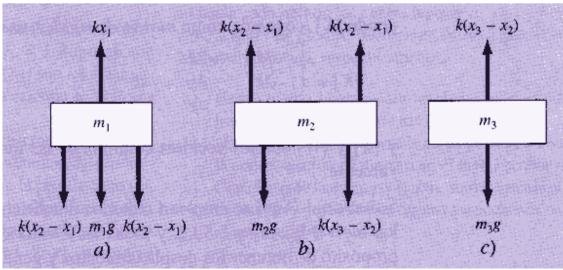
En el reposo, a = 0

$$\sum F = 0$$

Ley de Hooke

$$F = k \Delta x$$





Masa 1

$$2k(x_2-x_1)+m_1g-kx_1=0$$

Masa 2

$$k(x_3-x_2)+m_2g-2k(x_2-x_1)=0$$

Masa 3

$$m_3 g - k(x_3 - x_2) = 0$$

$$\begin{bmatrix} 3k & -2k & 0 \\ -2k & 3k & -k \\ 0 & -k & k \end{bmatrix} \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} W_1 \\ W_2 \\ W_3 \end{vmatrix}$$

$$[K]{X}={W}$$

Con $m_1 = 2 \text{ kg}$, $m_2 = 3 \text{ kg}$, $m_3 = 2.5 \text{ kg}$, $k = 10 \text{ kg/s}^2$,

$$\begin{bmatrix} 30 & -20 & 0 \\ -20 & 30 & -10 \\ 0 & -10 & 10 \end{bmatrix} \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 19.6 \\ 29.4 \\ 24.5 \end{vmatrix}$$

Problemas 12.1 a 12.40 pag. 339

Lo más importante

Procedimiento

Eliminación de Gauss $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & | & c_1 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & | & c_2 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & | & c_3 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & | & c_1 \\ a_{22} & a_{23} & | & c_2 \\ a_{33} & | & c_3 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & | & c_1 \\ a_{22} & a_{23} & | & c_2 \\ a_{33} & | & c_3 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} x_3 = c_3^n / a_{33}^n \\ x_2 = (c_2 - a_{23}^n x_3) / a_{22}^n \\ x_1 = (c_1 - a_{12}^n x_1 - a_{13}^n x_3) / a_{11}^n \end{cases}$

Sustitución. Descomposición hacia atrás Sustitución hacia adelante

$$\begin{array}{ll} \textbf{Gauss-Seidel} & x_1^i = \{c_1 - a_{12}x_2^{i-1} - a_{13}x_3^{i-1}\}/\alpha_{11} \\ x_2^i = \{c_2 - a_{21}x_1^i - a_{23}x_3^{i-1}\}/\alpha_{22} \\ x_3^i = \{c_3 - a_{31}x_1^i - a_{32}x_2^i\}/\alpha_{33} \end{array} \begin{array}{l} \text{Continúa iterativamente} \\ \frac{|x_1^i - x_1^{i-1}|}{|x_1^i|} \Big| \ 100\% < \varepsilon_s \\ \text{pará todas las } x_i \end{array}$$

Continúa iterativamente hasta
$$\left| \frac{x_i^i - x_i^{i-1}}{x_i^i} \right| 100\% < \varepsilon_s$$
 pará todas las x_i

Problemas y soluciones potenciales

Problemas:

Mal condicionamiento Redondeo

División entre cero

Soluciones:

Alta precisión Pivoteo parcial

Problemas:

Mal condicionamiento Redondeo

División entre cero

Soluciones:

Alta precisión Pivoteo parcial

Problemas:

Divergente o converge lentamente

Soluciones:

Dominancia diagonal Relajación