

# Métodos de aproximaciones sucesivas

# Métodos iterativos de Jacobi y Gauss-Seidel

Resuelven sistemas de ecuaciones lineales compatibles determinados

$$\begin{matrix} a_{11}x_1 & +a_{12}x_2 & +a_{13}x_3 & +\dots & +a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 & +a_{22}x_2 & +a_{23}x_3 & +\dots & +a_{2n}x_n & = & b_2 \\ a_{31}x_1 & +a_{32}x_2 & +a_{33}x_3 & +\dots & +a_{3n}x_n & = & b_3 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1}x_1 & +a_{n2}x_2 & +a_{n3}x_3 & +\dots & +a_{nn}x_n & = & b_n \end{matrix}$$

## Forma matricial

$$A\bar{x} = \bar{b}$$

A= matriz de coeficientes aij  
x= vector de incógnitas  
b= vector de términos independientes

## Como lo resuelve

Busca obtener una ecuación matricial y propone un vector solución inicial

se hacen las interacciones necesarias hasta alcanzar el % de error propuesto previamente

este error es medido mediante la norma entre dos vectores

también podemos ver la Forma matricial como

$$D + R\bar{x} = \bar{b}$$

### DONDE

$$D = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_{22} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & a_{33} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

$$R = \begin{bmatrix} 0 & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & 0 & a_{23} & \dots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & 0 & \dots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

## JACOBI

## DESPUÉS DE UNA PESADA ALGEBRA...

y aplicando una forma recursiva

$$\begin{matrix} X_1^{(k+1)} & = & \frac{b_1 - (a_{12}X_2^{(k)} + a_{13}X_3^{(k)} + \dots + a_{1n}X_n^{(k)})}{a_{11}} \\ X_2^{(k+1)} & = & \frac{b_2 - (a_{21}X_1^{(k)} + a_{23}X_3^{(k)} + \dots + a_{2n}X_n^{(k)})}{a_{22}} \\ X_3^{(k+1)} & = & \frac{b_3 - (a_{31}X_1^{(k)} + a_{32}X_2^{(k)} + \dots + a_{3n}X_n^{(k)})}{a_{33}} \\ \vdots & & \vdots \\ X_n^{(k+1)} & = & \frac{b_n - (a_{n1}X_1^{(k)} + a_{n2}X_2^{(k)} + \dots + a_{nn-1}X_{n-1}^{(k)})}{a_{nn}} \end{matrix}$$

$$\bar{X}^{(k+1)} = D^{-1} \cdot (\bar{b} - R\bar{X}^{(k)})$$

de otro modo se puede ver como

mientras el % de error sera

$$\theta = \sqrt{(X_1^{(k+1)} - X_1^{(k)})^2 + \dots + (X_n^{(k+1)} - X_n^{(k)})^2}$$

$$X_1^{(k+1)} = \frac{b_1 - (a_{12}X_2^{(k)} + a_{13}X_3^{(k)} + \dots + a_{1n}X_n^{(k)})}{a_{11}}$$

$$X_2^{(k+1)} = \frac{b_2 - (a_{21}X_1^{(k+1)} + a_{23}X_3^{(k)} + \dots + a_{2n}X_n^{(k)})}{a_{22}}$$

$$X_3^{(k+1)} = \frac{b_3 - (a_{31}X_1^{(k+1)} + a_{32}X_2^{(k+1)} + \dots + a_{3n}X_n^{(k)})}{a_{33}}$$

$$\vdots$$

$$X_n^{(k+1)} = \frac{b_n - (a_{n1}X_1^{(k+1)} + a_{n2}X_2^{(k+1)} + \dots + a_{nn-1}X_{n-1}^{(k+1)})}{a_{nn}}$$

## Gauss-Seidel

versión acelerada de Jácobi

propone ir sustituyendo los nuevos valores conforme se obtengan

## Criterios de convergencia

### Condición necesaria

Que el elemento ubicado en la diagonal principal de cada ecuación sea mayor en valor absoluto que el resto de los elementos de la misma ecuación

$$|a_{ii}| > |a_{ij}|$$

### Condición suficiente

Que el elemento ubicado en la diagonal principal de cada ecuación sea mayor en valor absoluto que la suma del resto de los elementos de la misma ecuación

$$|a_{ii}| > \sum |a_{ij}|$$