# **Formulario** Álgebra lineal



### 1. Concepto.

Matriz es un arreglo rectangular de números ordenados en filas y columnas encerrados entre dos corchetes. Matemáticamente:

$$A_{m \times n} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{m \cdot n} \end{bmatrix}$$

### Donde:

A = nombre de la matriz. $m \times n = tamaño$ de la matriz.

m = filas. n = columnas.

 $a_{ij}$  = elemento genérico de la matriz y significa que está ubicado en fila "i" y la columna "j".

# 2. Propiedades de las Matrices.

# 1. Propiedades de la Suma.

- $1. \qquad A_{m \times n} + A_{m \times n} = A_{m \times n}$
- 2. A + B = B + A
- 3. A + (B + C) = (A + B) + C

Propiedades de la Matriz Cero.

- 1.  $A + \theta = \theta + A = A$
- 2.  $\theta A = -A$
- 3.  $A + (-A) = A A = \theta$
- 4.  $A\theta = \theta$  ;  $\theta A = \theta$

Donde:  $\theta = \text{matriz cero (nulo)}$ . (-A) = inverso aditivo.

### 2. Propiedades del Producto.

- $A_{m\times n}\times B_{p\times q}=C_{m\times q}$ Donde: n = p
- 2. A(B+C) = AB + AC
- 3. (A+B)C = AC + BC
- 4. A(BC) = (AB)C
- 5. AI = A; I = matriz indentidad.
- 6.  $AB \neq BA$  en el producto.
- 7.  $k \cdot A_{m \times n} = [k \cdot a_{i,i}]$  $k \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ka & kb \\ kc & kd \end{bmatrix}$ k = escalar.
- 8. k(A + B) = kA + kB
- 9.  $k_1(k_2A) = (k_1k_2)A$
- 10.  $(A + B)^2 \neq A^2 + 2AB + B^2$  ya que el producto no es conmutativo.
- 11. No cumple la propiedad cancelativa: AB = AC ??

# 3. Propiedades de la Potencia.

- 1.  $A^0 = I$ 
  - 2.  $A^n = AAA \cdots A$
  - 3.  $A^r A^s = A^{r+s}$
  - $4. \quad (A^r)^s = A^{rs}$

# 4. Matriz Polinomial.

 $P_{(x)} = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_n x^n$ 

Si A = matriz, entonces se define:

$$P_{(A)} = a_0 I + a_1 A + a_2 A^2 + \dots + a_n A^n$$

### 3. Tipos de Matrices.

### 1. Matriz Cuadrada.

Si el número de filas es igual al número de columnas.  $A_{n \times n} = A_n = [a_{ij}] \in IR^n$ 

 $1 \le i \le n \qquad 1 \le j \le n$ 

## 2. Matriz Nula.

Si todos los elementos  $a_{ij}$  son cero:

$$A_{m \times n} = \theta = \begin{bmatrix} a_{ij} = 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}$$

### 3. Matriz Identidad.

La matriz identidad siempre es cuadrada.

$$I_{n \times n} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad I_{n \times n} = \begin{cases} a_{ij} = 1 & i = j \\ a_{ij} = 0 & i \neq j \end{cases}$$

### 4. Matriz Fila.

Es una matriz que consta de una única fila.

$$A_{1\times n} = \left[a_{1j}\right] \in IR^{1\times n}$$

 $A_{1 \times n} = [a_{11} \quad a_{12} \quad a_{13} \quad ... \quad a_{1n}] \in IR^{1 \times n}$  5. Matriz Columna.

Matriz que tiene una única columna.

$$A_{m \times 1} = [a_{i1}] \in IR^{m \times 1}$$
  $A_{m \times 1} = \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{bmatrix}$ 

### 6. Matriz Traspuesta.

Si  $A_{m \times n}$  entonces  $A^t = A_{n \times m}$   $A = [a_{ij}] \rightarrow A^t = [a_{ji}]$  $A = [a_1, a_2, a_3] \rightarrow A^t = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix}$ 

Propiedades:

- $1. \quad (A^t)^t = A$
- 2.  $(A + B)^t = A^t + B^t$
- 3.  $(AB)^t = A^t B^t$
- 4.  $(kA)^t = kA^t$

### 7. Matriz Triangular ( ó Escalonada)

Si  $AB = \theta \rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ No implica que  $A = \theta$ ;  $B = \theta$  es decir A, B no necesariamente tiene que ser cero.

### 8. Matriz Triangular Superior (Upper).

Matriz cuadrada cuyos elementos que están por debajo de la diagonal principal son todos nulos.

$$A_{n \times n} = \begin{cases} a_{ij} \neq 0 & i < j \\ a_{ij} = 0 & i > j \end{cases} \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & 0 & a_{33} \end{bmatrix}$$

### 9. Matriz Triangular Inferior (Lower).

Es una matriz cuadrada cuyos elementos

$$A_{n \times n} = \begin{cases} a_{ij} \neq 0 & i < j \\ a_{ij} = 0 & i > j \end{cases} \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

### 10. Matriz Diagonal.

Es una matriz que al mismo tiempo es triangular superior e inferior y es cuadrada.

$$D_{n \times n} = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & d_n \end{bmatrix}$$

$$D_{n\times n}^{k} = D^{k} = \begin{bmatrix} d_{1}^{k} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_{2}^{k} & & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & d_{n}^{k} \end{bmatrix}$$

$$D_{n\times n} = \begin{bmatrix} -5 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \end{bmatrix} D = \begin{cases} a_{ij} \neq 0 & i = j \\ a_{ij} = 0 & i \neq j \end{cases}$$

$$D_{n \times n} = \begin{bmatrix} -5 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \end{bmatrix} \quad D = \begin{cases} a_{ij} \neq 0 & i = j \\ a_{ij} = 0 & i \neq j \end{cases}$$

### Matriz Diagonal Inversa:

$$D_{n\times n}^{-1} = D^{-1} = \begin{bmatrix} 1/d_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1/d_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1/d_n \end{bmatrix}$$

## 11. Matriz Conjugado.

Matriz Conjugado.
$$A = \begin{bmatrix} i & 1-i \\ 3 & 1-2i \end{bmatrix} \qquad \overline{A} = \begin{bmatrix} -i & 1+i \\ 3 & 1+2i \end{bmatrix}$$
Propiedades:

- 1.  $\overline{A} = A$
- 4.  $\overline{A+B} = \overline{A} + \overline{B}$

- 2.  $\overline{A}^t = \overline{A^t}$ 3.  $\overline{k \cdot B} = \overline{k} \cdot \overline{B}$

## 4. Matrices Especiales:

# 1. Matriz Simétrica.

Es Simétrica si solo si  $A = A^t$  y es una matriz cuadrada  $A_{n \times n} = [a_{ij}]$ 

# 2. Matriz Antisimétrica.

También llamado Hemisimétrica.

Es Antisimétrica si solo si  $A^t = -A$  y es

una matriz cuadrada 
$$A_{n\times n}=\begin{bmatrix} a_{ij} \end{bmatrix}$$
 
$$A=\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 3 \\ -2 & -3 & 0 \end{bmatrix}$$

### 3. Matriz Normal

Es normal si conmuta con su transpuesta, esto es si:  $A \cdot A^t = A^t \cdot A$ 

### 4. Matriz Singular.

Es Singular si:  $det(A_{n\times n}) = 0$ 

# 5. Matriz Regular.

 $det(A_{n\times n}) \neq 0$  y si su Es Regular si: rango  $\rho(A_{n \times n}) = n$ 

### 6. Matriz Periódica.

Es periódica si  $A^{k+1} = A$ . Si  $k \in \mathbb{Z}^+$  que satisface la condición  $A^k = I$  se dice que A es una matriz de periodo k donde:  $A^{k+1} = A$ ,  $A^{k+2} = A^2$ ,  $A^{k+3} = A^3$ , ...

# 7. Matriz Idempotente.

Si:  $A_{n \times n}$  Es Idempotente si cumple:

$$A^{2} = AA = A$$
,  $A^{3} = A$ , ...  $A^{k} = A$ 

$$A = \begin{bmatrix} -1 & 3 & 5\\ 1 & -3 & -5\\ -1 & 3 & 5 \end{bmatrix} \rightarrow A^{7} = A$$

### 8. Matriz Nilpotente. (ó Nulpotente)

Si  $A = A^{k-1}$  entonces  $A^{\bar{k}} = A^2 = \theta$ 

Otra forma:

Si  $k \ge 2 \in Z^+$  que satisface la condición  $A^k = \theta$  donde k = índice  $A_{2 \times 2} = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 4 & -2 \end{bmatrix}$   $A^{k+1} = \theta$ ,  $A^{k+2} = \theta$ , ...  $A^n = \theta$ 

### 9. Matriz Involutiva.

Una matriz cuadrada  $A = A_{n \times n}$  y k = 2Es Involutiva si cumple las dos condiciones:

- 1)  $A^k = A$  si k es Impar.
- 2)  $A^k = I$  si k es Par.

$$A_2 = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$
  $A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$ 

### 10. Matriz Ortogonal.

Una matriz cuadrada  $A = A_{n \times n}$  Es Ortogonal si cumple:  $A \cdot A^t = A^t \cdot A = I$ 

Es decir:  $A^{-1} = A^t$  $\begin{bmatrix} \sin x & -\cos x \\ \cos x & \sin x \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sin x & \cos x \\ -\cos x & \sin x \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ Recuerda que:  $\sin^2 x + \cos^2 x = 1$ 

### 11. Matriz Hermética.

Una matriz cuadrada  $A = A_{n \times n}$  Es Hermética si  $A_{n \times n} \in \mathbb{C}$  complejos.

$$A_{n \times n} = \left(\overline{A}\right)^{t}$$

$$A_{3 \times 3} = \begin{bmatrix} 4 & -i & 3+2i \\ i & -3 & 4-7i \\ 3-2i & 4+7i & 6 \end{bmatrix}$$

$$A_{3\times3} = \begin{bmatrix} 13 - 2i & 4 + 7i & 6 \\ Matriz Hermitania. \end{bmatrix}$$

$$A_{3\times3} = \begin{bmatrix} 2 & 3 + i & i \\ 3 - i & 5 & 4 - 3i \\ -2i & 1 + i & 7 \end{bmatrix}$$
A.Matriz Hemihermética.

## 12. Matriz Hemihermética.

Una matriz cuadrada  $A = A_{n \times n}$  Es Hemihermética si  $A_{n\times n} \in \mathbb{C}$  complejos.

$$A_{n\times n} = -\overline{A^t}$$

$$A_{3\times 3} = \begin{bmatrix} 0 & 1-i & 4+3i \\ -1-i & i & -3 \\ -4+3i & 3 & 0 \end{bmatrix}$$
5. Operaciones y Matrices Elementales.

### 1. Operaciones Elementales.

- 1.  $kf_i \rightarrow f_i$   $kC_j \rightarrow C_j$  múltiplo. 2.  $f_\rho \leftrightarrow f_i$   $C_\rho \leftrightarrow C_j$  intercambiar. 3.  $kf_\rho + f_i \rightarrow f_i$   $kC_\rho + C_j \rightarrow C_j$ Suma de la fila o columna con el múltiplo escalar de otra fila o columna.

### 2. Matriz Elemental.

Sea: 
$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} = E_1$$

$$E_1 = E_2 \qquad E_2 = E_3 \quad \dots$$

$$kf_{\rho} + f_i \rightarrow f_i \qquad kf_{\rho} + f_i \rightarrow f_i \qquad \dots$$

### 3. Matriz Elemental.

i. Matriz Elemental. 
$$A_{m \times n} \equiv B_{m \times n}$$
 si cumple:  $E_n \cdots E_2 E_1 A = B$   $A \underbrace{E_1 E_2 \cdots E_n}_{Matriz \ de \ Paso} = B$ 
Factorización L U = A:

### 6. Factorización LU=A:

Toda matriz  $A_{n\times n}$  puede escribirse como el producto de:  $L \cdot U = A$ 

U = una Matriz Triangular Superior (UpperL = una Matriz Triangular Inferior (Lower).

$$A = L \cdot U$$

### 1. Método de Tanteo para L U: Ejemplo 1:

Para U: Comenzar escalonando la matriz A a una Matriz Triangular Superior (Upper):

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 5 \\ -3 & -4 \end{bmatrix} \rightarrow U = \begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 0 & \frac{7}{2} \end{bmatrix}$$

para que  $a_{21}$  sea 0: 2x - 3 = 0  $x = \frac{3}{2}$ 

El factor que hace que se vuelva cero es  $\frac{3}{2}$ Trasladamos el factor  $-\frac{3}{2}$  cambiado de signo a la posición  $a_{21}$ :

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{3}{2} & 1 \end{bmatrix}$$
 Finalmente:  $A = LU$ 

Para *U*: Comenzar escalonando la matriz A a una Matriz Triangular Superior (Upper):

than Matriz Triangular Superior (Opper)
$$A = \begin{bmatrix} 3 & -1 & 2 \\ -3 & -2 & 10 \\ 9 & -5 & 6 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 0 & -3 & 12 \\ 0 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{-\frac{2}{3}f_1 + f_3 \to f_3} \xrightarrow{-\frac{2}{3}f_2 + f_3 \to f_3}$$

para que  $a_{21}$  sea 0: 3x - 3 = 0 x = 1para que  $a_{31}$  sea 0: 3x + 9 = 0 x = -3para que  $a_{32}$  sea 0: -3x - 2 = 0 x = -4

$$\begin{bmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 0 & -3 & 12 \\ 0 & 0 & -8 \end{bmatrix} \rightarrow U = \begin{bmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 0 & -3 & 12 \\ 0 & 0 & -8 \end{bmatrix}$$

- 1. Para L: El factor que hace que se vuelva cero es 1. Trasladamos el factor -1 cambiado de signo, a la posición  $a_{21}$ .
- 2. El factor que hace que se vuelva cero es -3. Trasladamos el factor 3 cambiado de signo, a la posición  $a_{31}$ .
- 3. El factor que hace que se vuelva cero es  $-\frac{2}{3}$ . Trasladamos el factor  $\frac{2}{3}$  cambiado de signo, a la posición  $a_{32}$ .

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 3 & \frac{2}{3} & 1 \end{bmatrix}$$
 Finalmente:  $A = L \cdot U$ 

# 2. Método de Ecuaciones para L U:

**Ej.:** La matriz  $A_{n \times n}$  se puede descomponer  $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \end{bmatrix}$ 

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = A \qquad \text{Si: } A = L \cdot U$$

$$A = L \cdot U = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ L_{21} & 1 & 0 \\ L_{31} & L_{32} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} U_{11} & U_{12} & U_{13} \\ 0 & U_{22} & U_{23} \\ 0 & 0 & U_{33} \end{bmatrix}$$

Igualando componentes de la matriz A y el producto de  $L \cdot U$ . Se tiene las ecuaciones:

$$\begin{array}{c|cccc} a_{11} = U_{11} & a_{22} = L_{21}U_{12} + U_{22} \\ a_{12} = U_{12} & a_{13} = U_{13} \\ a_{21} = L_{21}U_{11} & a_{31} = L_{31}U_{11} \\ a_{32} = L_{31}U_{12} + L_{32}U_{22} \end{array}$$

 $a_{23} = L_{21}U_{13} + U_{23}$ 

 $a_{33} = L_{31}U_{13} + L_{32}U_{23} + U_{33}$ 

## Método L U para resolver Sis. Ec. Lineales: Si: $[A]{x} = {f} \rightarrow [L][U]{x} = {f}$

- $\{z\}$  = matriz columna  $n \times 1$  (vector)
- ${z} = [U]{x} \rightarrow [L]{z} = {f}$

### 3. Método Operaciones Elementales:

**Ejemplo 1:** Para *U*: Comenzar escalonando la matriz A a una Matriz Triangular Superior

matriz A a una Matriz Triangular Superior (Upper), con operaciones elementales:
$$[A] = [A_1] \rightarrow E_1^{-1} = [I]$$

$$2f_1 + f_1 \rightarrow f_1$$

$$Ojo!! - 2f_1 + f_2 \rightarrow f_2 = f_2 - 2f_1 \rightarrow f_2$$

$$[A_1] = [A_2] \rightarrow E_2^{-1} = [I]$$

$$-2f_2 + f_3 \rightarrow f_3$$

$$[A_2] = [A_3] \rightarrow E_3^{-1} = [I]$$

$$-\frac{1}{2}f_2 + f_3 \rightarrow f_3$$

$$[A_3] = [A_4] \rightarrow E_4^{-1} = [I]$$

$$\frac{1}{2}f_3 \rightarrow f_3$$

$$[A_4] = [A_5] \rightarrow E_5^{-1} = [I]$$

$$-\frac{1}{2}f_3 \rightarrow f_3$$

$$[A_4] = [A_5] \rightarrow E_5^{-1} = [I]$$

$$-\frac{1}{2}f_3 \rightarrow f_3$$

$$U = [A_5] = \begin{bmatrix} 1 & a & b \\ 0 & 1 & c \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \text{Trian. Sup.}$$

$$E_n \dots E_3 E_2 E_1 A = U \qquad A = \underbrace{E_1^{-1} E_2^{-1} \dots E_n^{-1}}_{L \text{ upper}} U$$

### 7. Factorización PAQ=B:

Si queremos expresar A en forma PAQ = Bcon A y B como datos:

**1.** Para la forma: PAQ = B

$$(A|I_A) \rightarrow (B_1|P) \rightarrow \left(\frac{I_B}{B_1}\right) \rightarrow \left(\frac{Q}{B}\right)$$

2. Partiendo de A llevaremos a B, haciendo op. elem.:  $\underbrace{F_n \dots F_2 F_1}_{P} A \underbrace{C_1 C_2 \dots C_n}_{O} B$ 

# 8. Factorización L D U = A:

Si queremos expresar A en forma LDU = Acon A v D como datos:

**1.** Para la forma: PAQ = D

$$(A|I_A) \rightarrow (B_1|P) \rightarrow \left(\frac{I_B}{B_1}\right) \rightarrow \left(\frac{Q}{B}\right)$$

- **2.** Partiendo de A llevaremos a D, haciendo op. elem.:  $\underbrace{F_n \dots F_2 F_1}_{P} A \underbrace{C_1 C_2 \dots C_n}_{Q} = D$
- 3. Finalmente:

$$\underbrace{F_1^{-1}F_2^{-1}\dots F_n^{-1}}_{L}D\underbrace{C_n^{-1}\dots C_2^{-1}C_1^{-1}}_{\dot{U}} = A$$

### 9. Características de una Matriz.

## 1. Diagonal Principal.

Se denomina a los elementos  $a_{ij}$  tal y solo existe en matrices que i = jcuadradas. (otro diagonal secundario).

$$A_{m \times m} = \begin{bmatrix} d_1 & 0 \\ 0 & d_2 \end{bmatrix}$$

# 2. Traza de una Matriz

Es la suma de todos los elementos de la diagonal principal, y solo existe en matrices cuadradas.

$$tr(A) = a_{11} + a_{22} + a_{33} + \dots + a_{m \times m}$$
  
 $tr(A) = \sum_{i=j=1}^{n} a_{ij}$  si:  $i = j$ 

Propiedades:

- 1. tr(A+B) = tr(A) + tr(B)
- 2.  $tr(A + \cdots + Z) = tr(Z + \cdots + A)$
- 3.  $tr(A^t) = tr(A)$
- 4. tr(kA) = k tr(A)5.  $tr(A^{-1}) = a_{11}^{-1} + a_{22}^{-1} + \cdots + a_{nn}^{-1}$

## 3. Rango de una Matriz.

El rango de una matriz es igual al número de filas no nulas luego de realizar un número finito de operaciones elementales. Escalonar.

$$\rho(A)$$
 = Rango de  $A_{m \times n}$  = N° filas no nulas  $\rho(A) = n$ ° de vectores.

: los vectores son Lin. Indep.

1. Rango por Gauss:

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{0} & 6 & 9 \\ 0 & \frac{5}{0} & 8 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}_{3 \times 3} \qquad \begin{bmatrix} \frac{1}{0} & 3 & 5 & 9 \\ 0 & \frac{7}{2} & 2 & 6 \\ 0 & 0 & 6 & 7 \end{bmatrix}_{3 \times 4}$$

3 = rango max Ejemplo 1:

 $\boxed{3}$  = rango max

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & -1 \\ 0 & 7 & 1 \\ 0 & -6 & 2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \frac{1}{0} & 4 & -1 \\ 0 & \frac{7}{2} & 1 \\ 0 & 0 & \underline{18} \end{bmatrix}$$

$$\therefore \rho(A) = 3 \; ; \quad 3 \text{vectores L. I}$$

2. Rango por Determinantes:

Si:  $|A| \neq 0 \rightarrow \rho(A) = 3$ . Vectores L.I. Si:  $|A| = 0 \rightarrow \rho(A) = 2 \text{ ó } 1.$ 

Ejemplos:

Ejemplos:  

$$|A| = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{vmatrix} = 9 \quad \therefore \text{ 3 Vectores } L.I.$$

$$|A| = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{vmatrix} = 0 \quad \therefore \rho(A) = 2 \text{ 6 1.}$$

$$|A| = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{vmatrix} = -5 \neq 0 \quad \therefore \rho(A) \geq 2$$

## KAIZEN SOFTWARE

# 2. Determinantes.

# 1. Concepto de Determinante.

Es una función que va de las Matrices de  $M_{n\times n}$  a los Reales.

$$\begin{array}{c|c}
\hline
f: M_{n \times n} \to R & \text{o} & f: R^{n \times n} \to R \\
\hline
\text{Notación:} & det(A) = |A| \\
det(A) = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$$

# 2. Propiedades de los Determinantes.

- $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$   $det(A^{-1}) = \frac{1}{det(A)}$
- 3.  $k|A| = \begin{vmatrix} k \cdot a_{11} & ka_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} ka_{11} & a_{12} \\ ka_{21} & a_{22} \end{vmatrix}$ 4.  $|A^{-1}| = |A|^{-1}$ ;  $||A|| = |A|^n$

- $|A^t| = |A|$  $det(A^t) = det(A)$
- $|A| = -|B| \quad \text{Intercambiar} \begin{cases} f_1 \leftrightarrow f_2 \\ c_1 \leftrightarrow c_2 \end{cases}$

Si en un determinante se intercambian Filas o Columnas el nuevo determinante queda multiplicado por (-).

$$\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \\ f_1 \leftrightarrow f_2 \end{vmatrix} = -\begin{vmatrix} c & d \\ a & b \end{vmatrix}; \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \\ c_1 \leftrightarrow c_2 \end{vmatrix} = -\begin{vmatrix} b & a \\ d & c \end{vmatrix}$$

- **9.** Si  $A_{m \times n}$  tiene una Fila o una Columna compuestas por **ceros**, entonces |A| = 0.
  - $\begin{vmatrix} 0 & 0 \\ a & b \end{vmatrix} = 0 \quad ; \quad \begin{vmatrix} 0 & a \\ 0 & b \end{vmatrix} = 0$
- **10.** Si  $A_{m \times n}$  tiene dos Filas o dos Columnas **iguales**, entones |A| = 0.

$$\begin{vmatrix} a & b \\ a & b \end{vmatrix} = 0 \quad ; \quad \begin{vmatrix} a & a \\ b & b \end{vmatrix} = 0$$

**11.** Si  $A_{n \times n}$  tiene una Fila o una Columna

que es **múltiplo** del otro (**L.D.**) entones:  

$$|A| = 0$$
;  $\begin{vmatrix} 3 & 5 \\ 2 \cdot 3 & 2 \cdot 5 \end{vmatrix} = 0$ ;  $\begin{vmatrix} 3 & 2 \cdot 3 \\ 5 & 2 \cdot 5 \end{vmatrix} = 0$ 

**12.** Si  $A_{n \times n}$  tiene una Fila o una Columna que es una combinación de las demás filas o columnas, entones |A| = 0.

$$\begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ a+d & b+e & c+f \end{vmatrix} = 0$$

13. Si una fila o una columna se multiplica por k, entonces el determinante de la matriz se multiplica por la **inversa** de k.

$$\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = \frac{1}{k} \begin{vmatrix} ka & kb \\ c & d \end{vmatrix}$$

determinante de una Triangular Superior o Inferior es el Producto de los elementos de la diagonal

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & 0 & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}a_{33}$$

15. Suma de determinantes:

$$\begin{vmatrix} a+c & b+d \\ x & y \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a & b \\ x & y \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} c & d \\ x & y \end{vmatrix}$$

También cumple para determinantes de 3x3, 4x4, etc.

- $|adj(A_{n\times n})| = |A|^{n-1}$
- $adj(adj(A_{n\times n})) = |A|^{n-2}A$ 17.

### 3. Cálculo de Determinantes.

### 1. Regla de Sarrus para |A|.

### Primera Forma:

Determinantes de 3x3: Copear las 2 primeras Columnas a la derecha, y multiplicar en diagonales.

$$|A| = \begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} \quad |A| = \begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} \frac{a}{g} \frac{b}{h}$$

$$|A| = (aei + bfg + cdh) - (ceg + afh + bdi)$$

Determinantes de 4x4: Copear las 3 primeras Columnas a la derecha, y multiplicar en diagonales.

### Segunda Forma:

Determinantes de 3x3: Copear las 2 primeras Filas abajo, y multiplicar en diagonales.

$$|A| = \begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} \qquad |A| = \begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix}$$

$$\begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ d & e & f \end{vmatrix}$$

|A| = (aei + dhc + gbf) - (ceg + fha + ibd)Determinantes de 4x4: Copear las 3 primeras Filas abajo, y multiplicar en diagonales.

# 2. Método de las Diagonales Paralelas

(Otra forma de Sarrus)

Valido solo para Determinantes de 3x3:

$$|A| = \begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix}$$
 formar:  $\bigstar$ 

|A| = (aei + bfg + cdh) - (ceg + afh + bdi)

# 3. Métodos Matriciales para |A|.

Mediante Gauss (ó **Operaciones** Elementales) llegar a una matriz triangular superior o inferior, luego la determinante es el Producto de los elementos de la diagonal.

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & 0 & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}a_{33}$$

### 4. Método de Reducida o Menores |A|

Sea la Matriz: 
$$A = \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{bmatrix}$$

$$|A| = \begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} = a(-1)^{1+1} \begin{vmatrix} e & f \\ h & i \end{vmatrix} + b(-1)^{1+2} \begin{vmatrix} d & f \\ g & i \end{vmatrix} + c(-1)^{1+1} \begin{vmatrix} d & e \\ g & h \end{vmatrix}$$

$$|A| = a[ei - fh] - b[di - fg] + c[dh - eg]$$

# 5. Método de Cofactores para |A|.

Sea la Matriz: 
$$A = \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{bmatrix}$$

La matriz de cofactores es:

$$cof(A) = \begin{bmatrix} + \begin{vmatrix} e & j \\ h & i \end{vmatrix} & - \begin{vmatrix} a & j \\ g & i \end{vmatrix} & + \begin{vmatrix} a & e \\ g & h \end{vmatrix} \\ - \begin{vmatrix} b & c \\ h & i \end{vmatrix} & + \begin{vmatrix} a & c \\ g & i \end{vmatrix} & - \begin{vmatrix} a & b \\ g & h \end{vmatrix} \\ + \begin{vmatrix} b & c \\ e & f \end{vmatrix} & - \begin{vmatrix} a & c \\ d & f \end{vmatrix} & + \begin{vmatrix} a & b \\ d & e \end{bmatrix}$$

$$c_{11} = (-1)^{1+1} |A_{11}| \quad c_{12} = (-1)^{1+2} |A_{12}|$$

$$\begin{array}{ll} c_{13} = (-1)^{1+3}|A_{13}| & c_{21} = (-1)^{2+1}|A_{21}| \\ c_{22} = (-1)^{2+2}|A_{22}| & c_{23} = (-1)^{2+3}|A_{23}| \\ c_{31} = (-1)^{3+1}|A_{31}| & c_{32} = (-1)^{3+2}|A_{32}| \\ c_{33} = (-1)^{3+3}|A_{33}| & \end{array}$$

$$cof(A) = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} \end{bmatrix} \quad |A_{11}| = \begin{bmatrix} e & f \\ h & i \end{bmatrix}$$
Page | A| so debe multiplicantly file 1 do A con

Para |A| se debe multiplicar la fila 1 de A, con la misma fila 1 de cof(A).

Para |A| se debe multiplicar la columna 1 de A, con la misma columna 1 de cof(A).

$$|A| = ac_{11} + dc_{21} + gc_{31}$$

# 6. Regla de Chío para |A| de 3x3.

(ó Método del Pivote) Primero elegir una Fila o Columna para trabajar.

Mediante Gauss (Operaciones Elementales) llegar a una Fila o Columna que tenga un 1 y los demás elementos ceros.

En este caso elegimos la columna 1.

$$|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ kf_i + f_j \to f_{nj} \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{Op.Elem.}} \begin{vmatrix} 1 & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

$$|A| = 1(-1)^{1+1} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} - 0 \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + 0 \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{22} & a_{23} \end{vmatrix}$$

 $|A| = 1 \cdot (-1)^{1+1} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + 0 + 0$ 7. Regla de Chío para |A| de 4x4.

Ejemplo: 
$$|A| = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 0 & 4 \\ 2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & 5 & -2 & 6 \end{vmatrix}$$

Generalizando y comparando con |A|:

$$|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & \boxed{a_{43}} & a_{44} \end{vmatrix}$$

Trabajando en la tercera columna.

$$|A| = \sum_{i=1}^{4} (-1)^{i+j} a_{ij} |M_{ij}|$$

$$|A| = \sum_{i=1}^{4} (-1)^{i+j} a_{ij} |M_{ij}|$$

$$n = 4$$

$$j = 3 \text{ columna} \qquad |A| = \sum_{i=1}^{4} (-1)^{i+3} a_{i3} |M_{i3}|$$

Desarrollando y reemplazando:

$$|A| = \underbrace{(-1)^{1+3}a_{13}|M_{13}|}_{+(-1)^{3+3}a_{23}|M_{23}|}_{+(-1)^{3+3}a_{33}|M_{33}|}_{+(-1)^{4+3}a_{43}|M_{43}|}_{+(-1)^{4+3}a_{43}|M_{43}|}$$

$$\begin{aligned} |A| &= 0|M_{13}| - 0|M_{23}| + 0|M_{33}| - (-2)|M_{43}| \\ |A| &= 2|M_{43}| & |A| &= 2\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 4 \\ 2 & 3 & 0 \end{bmatrix}}_{|B|} \end{aligned}$$

### Queda una Matriz de 3x3:

 $|a_{11} \quad a_{12} \quad a_{13}|$ |A| = 2|B| generalizando:  $|a_{21} \ a_{22} \ a_{23}|$ 

$$|B| = \sum_{i=1}^{3} (-1)^{i+j} a_{ij} |M_{ij}|$$

$$n = 3$$

$$j = 1 \text{ columna} \quad |B| = \sum_{i=1}^{3} (-1)^{i+1} a_{i1} |M_{i1}|$$

$$|B| = \underbrace{(-1)^{1+1} a_{11} |M_{11}|}_{+ \underbrace{(-1)^{2+1} a_{21} |M_{21}|}_{+ \underbrace{(-1)^{3+1} a_{31} |M_{31}|}_{+ \underbrace{(-1)^{3+1} a_{$$

$$\begin{aligned} |B| &= 1|M_{11}| - 0|M_{21}| + 2|M_{31}| \\ |B| &= |M_{11}| + 2|M_{31}| \\ |B| &= \begin{vmatrix} -1 & 4\\ 3 & 0 \end{vmatrix} + 2\begin{vmatrix} 0 & -1\\ 2 & 3 \end{vmatrix} \quad |B| = -6 \end{aligned}$$
 Finalments:

$$|A| = 2|B|$$
  $|A| = 2(-6)$   $|A| = -12$ 

1ra Propiedad: si la matriz es simétrica con elementos únicos (una sola variable respecto a la diagonal principal). Para reducir el determinante, sumamos todas las (filas o columnas) a la primera.

2da Propiedad: si la matriz tiene elementos simétricos opuestos respecto a la diagonal principal, su  $|A| = |A^t| \rightarrow |A||A^t| = |AA^t|$  $|A||A| = |AA^t| \rightarrow |A| = \sqrt{|AA^t|}$ esto lo realizamos para que al multiplicar solo genere la diagonal principal, ya que son opuestos, los demás elementos se anula.

# 3. Inversión de Matrices.

### 1. Generalidades.

# 1. Concepto de la Matriz Inversa.

Sea A y B matrices cuadradas de orden "n" tal que BA = AB = I en estas condiciones se dice que B es la matriz inversa de A o sea  $B = A^{-1}$  y  $AA^{-1} = A^{-1}A = I$ 

### 2. Condiciones para Invertir:

- 1. Tiene que ser cuadrada  $A_{n \times n}$
- 2.  $A_{n \times n}$  debe ser No Singular, es decir el determinante de  $A \neq 0$

### 3. Inversa de una Matriz 2×2

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \quad A^{-1} = \frac{1}{|A|} \begin{bmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{bmatrix}$$
$$|A| = a_{11}a_{22} - (a_{12}a_{21}) \neq 0$$

### 2. Propiedades de la Inversa.

- 1.  $AA^{-1} = A^{-1}A = I$ 2.  $(A^{-1})^{-1} = A$ 3.  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$
- 4.  $|A^{-1}| = |A|^{-1}$  1ro |A| luego  $|A|^{-1}$
- 5.  $(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$ 6.  $A^{-n} = (A^{-1})^n = \underbrace{A^{-1}A^{-1} \cdots A^{-1}}_{n \text{ factores}}$   $(A^n)^{-1} = (A^{-1})^n \quad \text{lro } A^{-1} \quad (n \ge 0)$

$$(A^n)^{-1} = (A^{-1})^n$$
 1ro  $A^{-1}$   $(n \ge 0)$ 

- 7.  $(A^{-1})^t = (A^t)^{-1}$
- 8.  $(A^{-1})^t A^t = (AA^{-1})^t = I^t = I$

### 3. Inversión por Gauss – Jordán.

También llamado método de las operaciones elementales.

[A] 
$$\rightarrow \begin{bmatrix} A \mid I \end{bmatrix}_{\text{k}f_i + f_j \rightarrow f_{n_j}} \xrightarrow{\text{Op.Elem.}} \begin{bmatrix} I \mid A^{-1} \end{bmatrix}$$

# 4. Inversión por Fadevva.

4. Inversión por Fadevva. 
$$A_1 = A_n \qquad a_1 = \frac{tr(A_1)}{1} \qquad B_1 = A_1 - a_1 I$$

$$A_2 = AB_1 \qquad a_2 = \frac{tr(A_2)}{2} \qquad B_2 = A_2 - a_2 I$$

$$A_3 = AB_2 \qquad a_3 = \frac{tr(A_3)}{3} \qquad B_3 = A_3 - a_3 I$$
Hasta: 
$$B_n = 0 = A_n - a_n I \qquad A_n = a_n I \quad (1)$$
Pero: 
$$A_n = AB_{n-1} \qquad (2)$$

$$(1) \text{ en } (2) \qquad a_n I = A \cdot B_{n-1} \qquad //A^{-1}$$

$$A^{-1} = \frac{B_{n-1}}{a_n}$$

# 5. Inversión por Cofactores ( ó adjunta)

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} adj(A)$$

$$adj(A) = [cof(A)]^{t}$$

### 1. Matriz de Cofactores

Sea la Matriz: 
$$A = \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{bmatrix}$$

La matriz de cofactores es:

$$cof(A) = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} \end{bmatrix} \quad |A_{11}| = \begin{vmatrix} e & f \\ h & i \end{vmatrix}$$

$$c_{11} = (-1)^{1+1} |A_{11}| \quad c_{12} = (-1)^{1+2} |A_{12}|$$

$$c_{13} = (-1)^{1+3} |A_{13}| \quad c_{21} = (-1)^{2+1} |A_{21}|$$

$$c_{22} = (-1)^{2+2} |A_{22}| \quad c_{23} = (-1)^{2+3} |A_{23}|$$

$$c_{31} = (-1)^{3+1} |A_{31}| \quad c_{32} = (-1)^{3+2} |A_{32}|$$

$$c_{33} = (-1)^{3+3} |A_{33}|$$

$$c_{33} = (-1)^{3+3} |A_{33}|$$

$$c_{34} = (-1)^{3+1} |A_{11}| \quad c_{32} = (-1)^{3+2} |A_{32}|$$

$$c_{35} = (-1)^{3+2} |A_{15}| \quad c_{15} = (-1)^{3+2} |A_{15}|$$

$$c_{15} = (-1)^{3+1} |A_{15}| \quad c_{15} = (-1)^{3+1} |A_{15}|$$

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} adj(A) = \frac{1}{|A|} [cof(A)]^t$$

### 2. Inversión por Adjunta de una Matriz.

Sea  $A_{n\times n}$  una matriz de cof(A), se defina la adjunta de la matriz  $A_{n\times n}$  como:

$$adj(A) = [cof(A)]^t = cof(A^t)$$

Deducción: Si:  $|A| \cdot I = A \cdot adj(A)$  (1) Si pre multiplicamos por  $A^{-1}$  a (1):  $A^{-1}|A| \cdot I = A^{-1} \cdot A \cdot adj(A)$ 

$$A^{-1} = \frac{adj(A)}{|A|} \qquad A^{-1} = \frac{1}{|A|} adj(A)$$
$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} [cof(A)]^{t}$$

## 3. Propiedades de la Adjunta

- 1.  $adj(I_n) = I_n$
- 2.  $\underline{adj}(A \cdot B) = adj(B) \cdot adj(A)$
- $adj(A^n) = [adj(A)]^n$
- 4.  $adj(A^t) = [adj(A)]^t$
- 5.  $adj(A^{-1}) = [adj(A)]^{-1}$
- 6.  $adj(A^{-1}) = \frac{A}{|A|}$ ;  $A^{-1} = \frac{1}{|A|}adj(A)$
- $A \cdot adj(A) = adj(A) \cdot A = |A| \cdot I_n$

8. 
$$adj(kA_n) = k^{n-1}adj(A_n)$$

- $adj(kA) = |kA|(kA)^{-1}$
- $adj[adj(A_n)] = |A_n|^{n-2}A_n$
- 11.  $adj[adj(A)] = |adj(A)|[adj(A)]^{-1}$
- $adj[adj(A_{2\times 2})] = A_{2\times 2}$
- $|adj(A_n)| = |A_n|^{n-1}$
- $|adj(kA_n)| = (k^{n-1})^n |A_n|^{n-1}$
- 15.  $|adj(adj(A_n))| = |A_n|^{(n-1)^2}$

n =orden de la matriz.

16. Si: 
$$adj(A_n) = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$
 se cumple:  $|A_n|^2 = |adj(A_n)|$ 

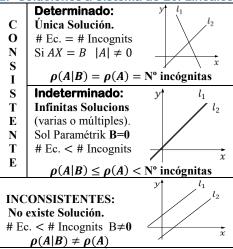
- $A_n = |A_n| \cdot [adj(A_n)]^{-1}$
- $|adj(A^n)| = |A^{n-1}|^n$
- 19.  $||A|| = |A|^n$

# 4. Sistema de Ec. Lineales.

### 1. Concepto.

Es un conjunto de n ecuaciones, con nincognitas. Las ecuaciones deben ser lineales es decir de primer grado. Y puede ser representado por la forma Matricial: AX = B.

Soluciones a Sistema de Ec. Lineales



# Ec. > # Incog. ÚnicaSol. ∞Sol. No tieneSol Sist. No Homogéneos: AX = B;  $B \neq \theta$ . Sist Equivalentes: # Ec. = # Incognits = Sol

# 3. Métodos de Solución a sist. Lineales:

### 1. Solución por la Inversa.

Solo sirve para sistemas: Cuadrados, que tienen única solución  $A_{n\times n}X_{n\times 1}=B_{n\times 1}$ .

# Ec. = # Incognitas. El 
$$|A| \neq 0$$
.  
 $AX = B \rightarrow A^{-1}AX = A^{-1}B \rightarrow X = A^{-1}B$   

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|}adj(A) \qquad |A| \neq 0$$

Aplicable a sist. tipo:  $A_{m \times n} X_{n \times 1} = B_{m \times 1}$ # Ec. < # Incognitas

Matriz aumentada:  $[A \mid B] \rightarrow [A_1 \mid B_1]$ Escalonar la matriz aumentada al máximo, por Op. Elem. preferentemente en Filas.

3. Solución por el método de Cramer:

Solo sirve para sistemas: Cuadrados, que tienen única solución  $A_{n\times n}X_{n\times 1} = B_{n\times 1}$ . # Ec. = # Incognitas. El  $|A| \neq 0$ .

### Algoritmo de Cramer:

$$\begin{aligned} &\text{Si: } A_{n \times n} = [C_1 | C_2 | C_3 | \dots | C_n] & \text{Si: } B. \\ &A_1 = [B | C_2 | C_3 | \dots | C_n] & x_1 = \frac{|A_1|}{|A|} \\ &A_2 = [C_1 | B | C_3 | \dots | C_n] & x_1 = \frac{|A_2|}{|A|} \\ &\vdots & x_2 = \frac{|A_2|}{|A|} \\ &\vdots & x_3 = \frac{|A_3|}{|A|} \dots \end{aligned}$$

### 4. Sistemas Lineales Homogéneos.

Es cuando el vector columna de los términos **independientes** B es nula. AX = 0; B = 0. Un sistema homogéneo siempre tiene soluciones o siempre es consistente.

- Única Sol.:  $x_1 = x_2 = x_3 = \dots = 0$  Trivial.
- Infinitas Sol.: incluye solución Trivial.
- 1. Homogéneo Cuadrado: |A| = 0 infinitas Sol.  $|A| \neq 0$  sol Trivial  $x_1 = x_2 = x_3 = \cdots = 0$
- 2. Homogéneo No Cuadrado:

# Ec. < # Incognits → Infinitas sol.

# Ec. > # Incognits → Única sol. Infinitas sol.

### KAIZEN SOFTWARE

# FORMULARIO 2 ÁLGEBRA LINEAL



# 1. Notación y Operación de Vectores.

Vector *n*–dimensional:

$$\vec{a} = (a_1, a_2, a_3, ..., a_n)$$
  
 $\vec{b} = (b_1, b_2, b_3, ..., b_n)$ 

La suma de  $\vec{a} + \vec{b}$  se define como:

 $\vec{a} + \vec{b} = (a_1 + b_1, a_2 + b_2, ..., a_n + b_n)$ El múltiplo escalar se define como:

$$k\vec{a} = (ka_1, ka_2, ka_3, \dots, ka_n)$$

El vector cero se define como:

$$\vec{0} = (0, 0, 0, \dots, 0)$$

Producto Escalar:

Sean:  $\vec{a} = (a_1, a_2, a_3)$  y  $\vec{b} = (b_1, b_2, b_3)$  $\vec{a} \circ \vec{b} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3 = ||\vec{a}|| ||\vec{b}|| \cos\theta$ Producto Vectorial:

Sean: 
$$\vec{A} = (a_1, a_2, a_3)$$
 y  $\vec{B} = (b_1, b_2, b_3)$   
 $\vec{A} \times \vec{B} = [(a_2b_3 - a_3b_2), -(a_1b_3 - a_3b_1), (a_1b_2 - a_2b_1)]$ 

# 2. Introducción a Espacios Vectoriales.

Sea el sistema:

$$\begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + \cdots + a_{3n}x_n = b_3 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_n \end{array}$$

Este sistema puede ser escrito de la forma:

$$x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} + \dots + x_n \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \dots \boxed{\alpha}$$

Donde:  $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$  son escalares y  $\begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \end{pmatrix}, \dots \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \end{pmatrix}$  son vectores

 $\langle a_{m1}/ \langle a_{m2}/ \langle a_{mn}/ \langle b_n/ \rangle$ La estructura  $\alpha$  tiene las dos operaciones:

- ✓ Suma de vectores.
- ✓ Producto de un escalar por vector.

Un espacio vectorial es una estructura de la forma  $\overline{\alpha}$ .

- ✓ Es un conjunto de vectores.
- ✓ Suma de vectores.
- ✓ Producto de un escalar por vector.

### 3. Concepto de Espacio Vectorial.

Un espacio vectorial es una terna de la forma  $(V, +, \cdot)$  formada por un conjunto (V) y dos operaciones  $(+, \cdot)$ .

Es un conjunto V no vacio que tiene dos operaciones una es la suma y la otra de una multiplicación de un escalar. Es un espacio vectorial si satisface las siguientes propiedades:

# 4. Propiedades Espacios Vectoriales.

Para que V sea un espacio vectorial se debe cumplir las siguientes 10 axiomas o propiedades: Consideremos:  $\forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V^n$ (vectores)  $\forall a_1, a_2, a_3 \in IR$  (constantes)

Suma:  $+ : V \times V \rightarrow V \qquad \vec{a}, \vec{b} \rightarrow \vec{a} + \vec{b}$ 

1. Clausura.

$$\forall \ \vec{a}, \vec{b} \in V$$

2. Asociativa.

$$\forall \vec{a}, \vec{b}, \vec{c} \in V \quad \vec{a} + (\vec{b} + \vec{c}) = (\vec{a} + \vec{b}) + \vec{c}$$

 $\vec{a} + \vec{b} \in V$ 

3. Elemento Neutro.

$$\forall \ \vec{a} \in V^n \ \exists \vec{0} \in V \qquad \qquad \vec{a} + \vec{0} = \vec{a}$$

4. Elemento Opuesto.

$$\forall \vec{a} \in V^n \ \exists (-\vec{a}) \in V \ | \vec{a} + (-\vec{a}) = \vec{0}$$

5. Conmutativa.

$$\forall \ \vec{a} \ , \vec{b} \ \in V \qquad \qquad \vec{a} + \vec{b} = \vec{b} + \vec{a}$$

**Producto:**  $: V \times V \rightarrow V \qquad \vec{a}, \vec{b} \rightarrow \vec{a} \cdot \vec{b}$ 

1. Clausura.

 $\forall \ \vec{a} \in V \land k \in \mathbb{K} \qquad k \cdot \vec{a} \in V$ 

2. Asociativa.

 $\forall \vec{a} \in V \land h, k \in \mathbb{K} \quad (h \ k) \vec{a} = h(k \ \vec{a})$ 

3. Elemento Neutro.

 $\forall \ \vec{a} \in V \ \exists 1 \in v \qquad \boxed{1 \cdot \vec{a} = \vec{a}}$ 

4. Distributiva de la suma de escalares por un vector

 $\forall \vec{a} \in V \land h, k \in \mathbb{K}$   $(h+k)\vec{a} = h\vec{a} + k\vec{a}$ 

5. Distributiva de la suma de vectores por un escalar

$$\forall \vec{a}, \vec{b} \in V \land k \in \mathbb{K}$$

$$k(\vec{a} + \vec{b}) = k\vec{a} + k\vec{b}$$

**Nota 1:** No entra **conmutatividad** para el producto por que siempre se maneja  $k\vec{a}$ .

 $\vec{u}\vec{v} \neq \vec{v}\vec{u}$ 

**Nota 2:** No hay elemento **Inverso** para el producto por que no existe **división** entre vectores

**Nota 3:** Cada elemento tiene que tener las características del espacio vectorial dado.

### 5. Subespacios Vectoriales.

Si V es un espacio vectorial, un subconjunto  $S \subset V$  no vacio, S es subespacio vectorial de V, siendo  $(S, +, \cdot)$ . Para lo cual debe cumplir 2 propiedades:

1. Clausura para la suma.

$$x, y \in S \rightarrow x + y \in S$$

**2.** Clausura para el producto (o multiplica. de un escalar por un vector).

$$k \in K \land x \in S \rightarrow kx \in S$$

**Nota:**  $\vec{0} \in x$  si no pasa por el "0" no es subespacio. Ejm.:  $S = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ 1 \end{pmatrix} \in R^2 : x_1 \in R \right\}$ 

 $x + y = {x_1 \choose 1} + {y_1 \choose 1} = {x_1 + y_1 \choose 2} \notin S \text{ no es } S$ 

**Doble clausura:**  $a, b \in R$  ;  $U, V \in S$   $aU + bV \in S$ 

Ejm.:  $S_2 = \{A \in M^{2 \times 2}: A^T = -A\}$  es subesp. Todo Subespacio es un espacio vectorial, porque este Subespacio S hereda el resto de las condiciones del espacio vectorial V.

# 6. Combinación Lineal.

Un vector  $\vec{V}$  se dice que es Combinación Lineal de un conjunto de vectores:

$$C = \{\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3, \dots, \vec{a}_n\}$$

Si el sistema:

 $\overrightarrow{V} = \alpha_1 \overrightarrow{u}_1 + \alpha_2 \overrightarrow{u}_2 + \alpha_3 \overrightarrow{u}_3 + \cdots + \alpha_n \overrightarrow{a}_n$  Tiene una **Única Solución** y existen los escalares  $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$ ,  $\alpha_3$ , ...,  $\alpha_n \in R$ . Entonces  $\overrightarrow{V}$  es Combinación Lineal del conjunto de vectores  $C = \{ \overrightarrow{u}_1, \overrightarrow{u}_2, \overrightarrow{u}_3, ..., \overrightarrow{a}_n \}$ .

### Ejemplo 1:

Sea el conjunto de vectores:

 $C = \{ (1,3,5), (0,1,0) \}, \text{ decir si } \vec{V} = (1,5,5)$ es combinación lineal de C.

Sol.:  $(1,5,5) = \alpha_1(1,3,5) + \alpha_2(0,1,0)$  $\begin{cases}
1 = \alpha_1 \\
5 = 3\alpha_1 + \alpha_2
\end{cases} \rightarrow \begin{cases}
\alpha_1 = 1 \\
\alpha_2 = 2
\end{cases}$ 

Tiene una única solución y existen los escalares  $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$  por lo tanto es C.L.

### Ejemplo 2:

Sea el conjunto de vectores:

 $C = \{ (1,3,5), (0,1,0) \}, \text{ decir si } \vec{V} = (1,2,3)$ es combinación lineal de C.

Sol.:  $(1,2,3) = \alpha_1(1,3,5) + \alpha_2(0,1,0)$ 

$$\begin{cases} 1 = \alpha_1 \\ 2 = 3\alpha_1 + \alpha_2 \\ 3 = 5\alpha_1 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} \alpha_1 = 1 \\ \alpha_2 = 2 \\ \alpha_1 = \frac{3}{5} \end{cases}$$

**No** tiene una Única Solución  $\alpha_1$ , por lo tanto **No** es C.L.

### Ejemplo 3.

El vector  $(x, y, z) \in R^3$  es Combinación Lineal de los vectores unitarios:

$$\vec{i} = (1,0,0), \ \vec{j} = (0,1,0), \ \vec{k} = (0,0,1)$$
  
$$(x,y,z) = x\vec{i} + y\vec{j} + z\vec{k}$$

## 7. Dependencia Lineal.

Se dice que un conjunto de vectores:

$$C = \{ \vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3, \dots, \vec{a}_n \}$$

Son Linealmente Dependientes si el sistema:

 $\alpha_1\vec{u}_1 + \alpha_2\vec{u}_2 + \alpha_3\vec{u}_3 + \dots + \alpha_n\vec{a}_n = \vec{0}$  tiene una solución de la forma:

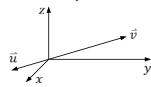
$$\alpha_1 \neq 0, \qquad \alpha_2 \neq 0, \cdots, \alpha_n \neq 0$$

Es decir existen los escalares:

 $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$ ,  $\alpha_3$ , ...,  $\alpha_n$  **NO todos nulos** (cero). Entonces se dice que el conjunto C es Linealmente Dependiente o que forman un

sistema ligados. Vectores Linealmente Dependientes:

Sean los vectores:  $\vec{u}$  y  $\vec{v}$ .



También: |A| = 0.

## Ejemplo 1:

Los vectores  $\vec{u} = (4, -4, 2)$ ,  $\vec{v} = (2, -2, 1)$ son Linealmente Dependientes, porque:

 $\vec{u} - 2\vec{v} = \vec{\theta} \rightarrow (4, -4, 2) - 2(2, -2, 1) = \vec{\theta}$ Por lo tanto C es L.D.

### 8. Independencia Lineal.

Se dice que un conjunto de vectores:

$$C = \{ \vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3, \dots, \vec{a}_n \}$$

Son Linealmente Independientes si el sistema:  $\alpha_1 \vec{u}_1 + \alpha_2 \vec{u}_2 + \alpha_3 \vec{u}_3 + \dots + \alpha_n \vec{a}_n = \vec{0}$ 

tiene una solución de la forma:

$$\alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = \cdots = \alpha_n = 0$$

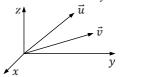
(solución trivial). Entonces se dice que el conjunto C es Linealmente Independiente o que forman un sistema libre.

Los vectores son Linealmente Independe. Si:

$$\rho(A) = n^{\circ}$$
 de vectores.

Por lo tanto, los vectores son Lin. Indep.

Vectores Linealmente Independientes: Sean los vectores:  $\vec{u}$  y  $\vec{v}$ .



Ejemplo 1: Decir si el conjunto de vectores:  $C = \{ (1,1,0), (0,1,0) \}$ 

También:

 $|A| \neq 0$ .

Son Linealmente Independientes.

Sol.: 
$$\alpha_1(1,1,0) + \alpha_2(0,1,0) = \vec{0}$$

$$\begin{cases}
\alpha_1 = 0 \\
\alpha_1 + \alpha_2 = 0 \\
0 = 0
\end{cases} \quad \alpha_1 = 0 \\
\alpha_2 = 0 \quad \therefore C \text{ es } L.I.$$

### 9. Wronskiano.

**Ejemplo 1:**  $S = \{1, \sin t, \cos t\}$ 

$$W = \begin{vmatrix} 1 & \sin t & \cos t \\ 0 & \cos t & -\sin t \\ 0 & -\sin t & -\cos t \end{vmatrix}$$

Aplicando Chio:

$$W = 1 \cdot (-1)^{1+1} \begin{vmatrix} \cos t & -\sin t \\ -\sin t & -\cos t \end{vmatrix}$$

$$W = -1 \rightarrow W \neq 0 \rightarrow L.I.$$

### 10. Conjunto Generador.

 $C = {\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3, \dots, \vec{v}_n}$ es un Conjunto Generador de un Subespacio  $\vec{S}$  si cualquier vector  $\vec{v} \in \vec{S}$ , se puede representar como Combinación Lineal de C.

$$\overrightarrow{v} = k_1 \overrightarrow{v}_1 + k_2 \overrightarrow{v}_2 + \dots, + k_n \overrightarrow{v}_n$$

### Ejemplo 1:

El conjunto  $C = \{\vec{i}, \vec{j}\} = \{(1,0), (0,1)\}$  es un conjunto generador de  $R^2$  con  $\vec{i} = (1,0)$  $y \vec{i} = (0,1)$ .

Se puede representar como Comb. Lineal:

$$(\alpha,\beta) = \alpha(1,0) + \beta(0,1)$$

Ejemplo 2: Hallar un conjunto generador para  $S_{0(2)} = \{A \in M_{2\times 2}: A^T = -A\}$  Antisim.

Sol 
$$\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} = -\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$
 igualo componentes  $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = c\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  idem a  $2k = pares$ .

### 11.Base.

**Base:** Sea  $C = {\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3, \dots, \vec{v}_n}$ Se dice que C es una base del espacio vectorial  $\vec{V}$  si cumple:

✓ Sus elementos son L.I.

✓ Es un conjunto Generador.

### Ejemplo 1:

Una base de  $R^2$  es  $(\vec{i}, \vec{j})$  donde  $\vec{i} = (1,0)$  $y \vec{i} = (0,1).$ 

### Ejemplo 2:

Demostrar que  $\{(1,2,1), (1,2,3), (3,2,1)\}$  es una base. Solución:  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$  escalonando.

Si el  $\rho(A) = 3$  (L.I.) es una base.

 $(a, b, c) = \alpha(1,2,1) + \beta(1,2,3) + \gamma(3,2,1)$ 

### Ejemplo 3:

Demostrar que  $\{1 + x, x^2 + x^3, 1 + 4x^3, x^3\}$ es una base. Sol.  $\rho(A) = 4$  (L.I.) y Comb. Lin

Si:  $W = \{(x, y, z, w) \in R^4: z + w = x + y\}$ Hallar una base para W.

Solución:  $z + w = x + y \rightarrow w = x + y - z$ Sea un vector cualquiera:

 $\vec{v} = (x, y, z, w) \in \mathbb{R}^4$  reemplazando w.

 $\vec{v} = (x, y, z, x + y - z)$ 

 $\vec{v} = (x, 0, 0, x) + (0, y, 0, y) + (0, 0, z, -z)$  $\vec{v} = x(1,0,0,1) + y(0,1,0,1) + z(0,0,1,-1)$ 

Luego el conjunto de vectores:  $B = \{(1,0,0,1), (0,1,0,1), (0,0,1,-1)\}$ Es una base de W.

### 12. Bases Canónicas v Dimensiones.

## 1. Espacio Vectorial: $R^2$

Base canónica:  $\{\binom{1}{0}, \binom{0}{1}\}$   $\{(1,0), (0,1)\}$  $Dim R^2 = 2$ 

# 2. Espacio Vectorial: $R^3$

Base canónica:  $\left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 6 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$  $\{(1,0,0), (0,1,0), (0,0,1)\}\ \operatorname{Dim} R^3 = 3$ 

3. Espacio Vectorial:  $P_1$ 

Base canónica:  $\{t, 1\}$  Dim $P_1 = 2$ 

4. Espacio Vectorial: P2

Base canónica:  $\{t^2, t, 1\}$  Dim $P_2 = 3$ 

5. Espacio Vectorial: P<sub>3</sub>

Base canónica:  $\{t^3, t^2, t, 1\}$  Dim $P_3 = 4$ 

# 6. Espacio Vectorial: $M^{2\times 2}$

Base canónica:

 $\left\{ \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \right\}$  $Dim M^{2\times 2} = 4$ 

## 7. Espacio Vectorial: $M^{3\times3}$

Base canónica:

$$\left\{ \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \dots \right\}$$
Dim  $M^{3\times3} = 9$ 

### 13. Teorema de la Dimensión.

La dimensión de  $\vec{V}$  esta dada por el # de vectores NO nulos de la base.

Formula de GRASMAN:

 $Dim(A + B) = DimA + DimB - Dim(A \cap B)$ 

Relación en Ecuaciones Implícitas:

 $n^{\circ}$ Ec.Impli. = dim(Esp) – dim(Subesp)

# 2. Operaciones Subespacios

## 1. Operaciones con Subespacios.

Sea  $\vec{U}$  y  $\vec{W}$  subespacios del espacio  $\vec{V}$ . Se definen las siguientes operaciones entre Subespacios U y W:

1. Unión. No siempre es espacio vectorial

$$\vec{U} \cup \vec{W} = \{ x \in V / x \in U \ \lor x \in V \}$$

### 2. Intersección.

 $\overrightarrow{U} \cap \overrightarrow{W} = \{x \in V / x \in U \land x \in W\}$  $\vec{U} \cap \vec{W}$  siempre es espacio vectorial. Se halla la condición de U y W luego se intersectan todas las Condiciones.

The section to das its conditiones.
$$U = \{(2x+1), (3x-1)\} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 3 & a \\ 1 & -1 & b \end{pmatrix}$$

$$ax + b = \alpha \underbrace{(2x+1)}_{vector} + \beta \underbrace{(3x-1)}_{vector}$$

$$B_{U \cap W} = \{x-1, 2x+1\} \quad Dim_{B_{U \cap W}} = 2$$

$$\overrightarrow{U} + \overrightarrow{W} = \{x = x_1 + x_2 \in V \mid x_1 \in U \land x_2 \in W\}$$

$$2(ax + b) = \underbrace{(ax + b)}_{\text{Reempl cond 1}} + \underbrace{(ax + b)}_{\text{Reempl cond 2}}$$

ax + b = a(2x + 1) + b(3x - 1)

 $B_{U+W} = \{2x+1, 3x-1\}$   $Dim_{B_{U+W}} = 2$ 

### 4. Suma directa.

$$\overrightarrow{U} \oplus \overrightarrow{W} = \{x = x_1 + x_2 \in V \mid x_1 \in U \land x_2 \in W\}$$

$$B_{U \oplus W} = \{B_U, B_W\} \qquad \overrightarrow{U} \cap \overrightarrow{W} = \{\overrightarrow{0}\}$$

$$Dim_{B_{U \oplus W}} = DimU + DimW$$

$$Dim\left(\frac{U + W}{U \cap W}\right) = Dim(U + W) - Dim(U \cap W)$$

$$\operatorname{Dim}\left(\frac{U+W}{U\cap W}\right) = \operatorname{Dim}(U+W) - \operatorname{Dim}(U\cap W)$$

**Ejemplo 1:** Hallar:  $B_1 + B_2 = ?$   $B_1 \cap B_2 = ?$ Si:  $B_1 = \{(0,1,0), (1,0,0)\}$ 

 $B_2 = \{(2,0,0), (0,1,1)\}$ 

Sol.: por Gauss: hacer 0 debajo de la Diago  $\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$  $B_{B_1+B_2} = \{(0,1,0), (1,0,0), (0,1,1)\}$ 

 $B_{B_1 \cap B_2} = \{(2,0,0)\}$  es la fila q se anula.

# **Ejemplo 2:** Hallar: $S_1 \cap S_2 = ?$

Si: 
$$S_1 = \{(x_1, x_2, x_3) \in R^3: \begin{array}{c} x_1 - x_3 = 0 \\ x_2 = 0 \end{array} \}$$

 $S_2 = \{(x_1, x_2, x_3) \in R^3: x_2 + x_3 = 0\}$ Sol:  $n^{\circ}$ Ec.Impli = dim(Esp) – dim(Subesp) Para  $S_1$ :  $2 = 3 - \boxed{1}$   $\dim(S_1) = 1$ 

 $\rho_{(A)} = \rho_{(A|B)} = n^{\circ} \operatorname{Incog.} \qquad B_{S_1 \cap S_2} = \{ \vec{0} \}$  $\dim(A+B) = \dim A + \dim B - \dim(A \cap B)$ 

3 = 1 + 2 - 0  $S_1 \oplus S_2$  es suma directa

# 2. Cambio de Base.

Ejemplo 1: Hallar las coordenadas del polinomo  $P(x) = 1 - x + x^2$  respecto la base  $B_2 = \{1 + x, 1 + x - x^2, -1 + 2x - x^2\}$ 

Sol.: Sea: 
$$[1 - x + x^2]_{B_2} = {r \choose s}_{B_2}$$

 $1 - x + x^2 = r(1+x) + s(1+x-x^2) +$ 

Igualando compon.:  $r = \frac{2}{3}$ ;  $s = -\frac{1}{3}$ ;  $t = -\frac{2}{3}$   $[1 - x + x^2]_{B_2} = \begin{pmatrix} 2/3 \\ -1/3 \\ -2/3 \end{pmatrix}_{B_2}$ 

$$[1 - x + x^2]_{B_2} = \begin{pmatrix} 2/3 \\ -1/3 \\ -2/3 \end{pmatrix}$$

### Ejemplo 2:

Si:  $B' = \{(1,1), (0,2)\}$  y  $V = (2,3)_{B'}$ Hallar:  $B' \to B_C = ?$ 

Sol.: 
$$\underline{B'} \rightarrow \underline{B_C}$$

Sol.: 
$$B' \rightarrow B_C = 0$$
  
 $(2,3)_{B'} = 2(1,1) + 3(0,2) = (2,2) + (0,6)$ 

 $\therefore (2,3)_{B'} = (2,8)_{B_C}$ 

Es decir:  $(2.8)_{Bc} = 2(1.0) + 8(0.1)$ 

### Ejemplo 3:

Si:  $B' = \{(1,1), (0,2)\}\ y\ V = (1,3)$ 

Hallar:  $B_C \rightarrow B' = ?$ 

Sol.: es implícito:  $(1,3)_{B_C}$ 

$$(1,3)_{B_C} = \alpha(1,1) + \beta(0,2)$$

$$\begin{cases} 1 = \alpha + 0\beta \\ 3 = \alpha + 2\beta \end{cases} \rightarrow \begin{cases} \alpha = 1 \\ \beta = 1 \end{cases} \rightarrow (1,1)$$

$$\therefore (1,3)_{B_C} = (1,1)_{B'}$$

## 3. Matriz Cambio de Base.

Matriz Cambio de Base. 
$$y = 2x$$
 
$$[v]_{B_2} = P_{B_1 \to B_2}[v]_{B_1} \quad [v]_{B_1} = P_{B_2 \to B_1}^{-1}[v]_{B_2}$$
 
$$P_{B_1 \to B_2} = P_{B_2 \to B_1}^{-1}$$
 Eiemplo 1:

### Ejemplo 1:

Dados las bases:  $B_1 = \{1, x, x^2\} = B_{canonica}$  $B_2 = \{1 + x, 1 + x - x^2, -1 + 2x - x^2\}$ 

Hallar:  $[1 - x + x^2]_{B_1}$  Solucion:

$$[v]_{B_1} = P_{B_2 \to B_1}[v]_{B_2} \quad [1-x+x^2]_{B_2} = \begin{pmatrix} 2/3 \\ -1/3 \\ -2/3 \end{pmatrix}_{B_1}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & -1 & -1 \\ B_1 & B_2 & B_2 & B_2 \end{pmatrix} \rightarrow P_{B_2 \to B_1} = B_2$$

$$[1-x+x^2]_{B_1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2/3 \\ -1/3 \\ -2/3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

**Ejemplo 2:** Dados:  $B_C = \{(1,0), (0,1)\}$ 

las coordenadas del vector  $\vec{V}_1$  en B'.

Sol.: Nos preguntan:  $X_{B'} = ?$ 

1er paso: calculando la matriz más fácil de calcular:  $M_{B'\to B_C}$  poniendo en columnas:

$$B' = \{(1,1), (0,1)\} \rightarrow M_{B' \to B_C} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$
2do paso:  $M_{B_C \to B'} = M_{B' \to B_C}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$ 

3er paso:  $X_{B'} = M_{B_C \rightarrow B'} \cdot X_{B_C}$ 

$$X_{B'} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} \rightarrow X_{B'} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}_{B'}$$

# 3. Producto Interior.

# 1. Producto Escalar.

El Producto Interior análogamente es conocido como Producto Escalar. Sean:

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix} \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} \quad \vec{u}^t = (u_1, u_2, \dots, u_n)$$

$$\vec{u}^t \circ \vec{v} = (u_1, u_2, u_3, \dots, u_n) \circ \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

$$\vec{u}^t \circ \vec{v} = u_1 v_1 + u_2 v_2 + u_3 v_3 + \dots + u_n v_n$$

$$\langle \vec{u}^t, \vec{v} \rangle = u_1 v_1 + u_2 v_2 + u_3 v_3 + \dots + u_n v_n$$

$$\vec{u}^t \circ \vec{v} = \vec{\omega} \circ \vec{v}$$

### 2. Producto Interior.

(ó Producto Interno de Vectores) Sea  $\vec{u}$ ,  $\vec{v}$ vectores del espacio vectorial V.

Un Producto Interior es una función  $\langle , \rangle : V \times$  $V \rightarrow R$  que asigna a toda pareja de vectores  $\vec{u}$ ,  $\vec{v}$  de V un número  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle \in R$  de tal manera que cumpla las siguientes propiedades:

- 1. Simetría:  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \langle \vec{v}, \vec{u} \rangle$
- Aditividad:

$$\langle \vec{u} + \vec{v}, \vec{w} \rangle = \langle \vec{u}, \vec{w} \rangle + \langle \vec{v}, \vec{w} \rangle$$

- 3. Homogeneidad:  $\langle k\vec{u}, \vec{v} \rangle = k \langle \vec{v}, \vec{u} \rangle$
- 4. Positividad:

$$\langle \, \vec{u} \, , \vec{u} \, \rangle \geq 0$$

**Ejemplo 1:** Verificar si  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = 3u_1v_1 +$  $6u_2v_2$  es producto interior de  $R^2$ .

Sol.: debe cumplir los 4 axiomas:

Si:  $\vec{u} = (u_1, u_2), \vec{v} = (v_1, v_2), \vec{w} = (w_1, w_2)$ 

- 1. Simetría:  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = 3u_1v_1 + 6u_2v_2 =$  $=3v_1u_1+6v_2u_2=\langle \vec{v},\vec{u}\rangle$
- 2. Aditividad:  $\langle \vec{u} + \vec{v}, \vec{w} \rangle =$

$$3(u_1 + v_1)w_1 + 6(u_2 + v_2)w_2$$

$$(3u_1w_1 + 6u_2w_2) + (3v_1w_1 + 6v_2w_2)$$

$$= \langle \vec{u}, \vec{w} \rangle + \langle \vec{v}, \vec{w} \rangle$$

3. Homogeneidad:

4. Positividad:

$$\langle \vec{u}, \vec{u} \rangle \ge 0 \quad \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle = 3u_1^2 + 6u_2^2 \ge 0$$

### Ejemplo 2:

Verificar si  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = 2u_1v_1 - 3u_2v_2$  es producto interior de  $R^2$ . Resp.- no es P.I. \*\*\* Un Producto Interior es la forma generalizada de un Producto Escalar.

Donde la forma Canónica de  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$  es:  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = u_1 v_1 + u_2 v_2 + u_3 v_3 + \dots + u_n v_n$ 

# $B' = \{(1,1), (0,1)\}$ Sea $\vec{V}_1 = (1,2)$ . Calcular 3. Producto Interno Euclidiano (canónico)

Es el desarrollo del Producto Interior, también se lo denomina Producto Euclidiano ó Producto Canónico. A este desarrollo en particular se le llama Producto Escalar al caso general se le denomina Producto Interior. Sea:  $V = R^n$  y  $\vec{u} = (u_1, u_2, ..., u_n) \in R^n$  $\vec{v}=(v_1,v_2,\ldots,v_n)\in R^n$ Así definimos el Producto Interior Canónico:

$$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n = \sum_{i=1}^n u_i v_i$$

Si es un PI debe satisfacer las 4 propiedades

# 4. Espacio Vectorial Euclidiano.

Un espacio vectorial Real con PI y dimensión finita es un Espacio Euclidiano. Un espacio vectorial real sobre el que se ha definido un producto interior se dice que es un espacio vectorial euclidiano y se representa por el par  $(V, \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle).$ 

1. Norma de un Vector o Módulo.

2. Ángulo entre Vectores.

$$\cos \theta = \frac{\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle}{\|\vec{u}\| \|\vec{v}\|}$$

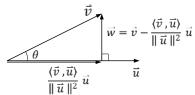
3. Distancia entre Dos Vectores.

$$d(\vec{u}, \vec{v}) = \|\vec{u} - \vec{v}\|$$

### 5. Proyección de un Vector.

$$\operatorname{Proy}_{\vec{u}} \vec{v} = \frac{\langle \vec{v}, \vec{u} \rangle}{\|\vec{u}\|^2} \vec{u} \quad \text{es la}$$

proyección del vector  $\vec{v}$  sobre el vector  $\vec{u}$  y en la dirección  $\vec{u}$ .



El componente ortogonal de  $\vec{v}$  a  $\vec{u}$  es  $\vec{w}$ .

$$\vec{w} = \vec{v} - \frac{\langle \vec{v}, \vec{u} \rangle}{\|\vec{u}\|^2} \vec{u}$$

### 6. Producto Interior en Matriz.

### 1. Producto Interior Canónico de Matriz

Producto interior mediante la Traza:

Sea A, B dos matrices de orden  $m \times n$  el producto interno o Producto Punto de A y B

A = 
$$\vec{u} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 \\ a_3 & a_4 \end{bmatrix}$$
  $B = \vec{v} = \begin{bmatrix} b_1 & b_2 \\ b_3 & b_4 \end{bmatrix}$   $\langle A, B \rangle = tr(A^t B)$   $\langle A, B \rangle = a_1b_1 + a_2b_2 + a_3b_3 + a_4b_4$ 

Si esta última es un producto interior debe satisfacer las 4 propiedades.

### 2. Norma de una Matriz.

1.  $||A|| \ge 0$ ;  $||A|| = 0 \leftrightarrow A = 0$ 

- 2. ||-A|| = ||A||
- 3.  $\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\|$

# 3. Ángulo entre Matrices A y B.

$$\begin{bmatrix} a_1 & a_2 \\ a_3 & a_4 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} b_1 & b_2 \\ b_3 & b_4 \end{bmatrix} \quad \cos \theta = \frac{\langle A, B \rangle}{\|A\| \|B\|}$$
 
$$\langle A, B \rangle = a_1b_1 + a_2b_2 + a_3b_3 + a_4b_4$$
 
$$\|A\| = \sqrt{\langle \vec{u}, \vec{u} \rangle}$$
 
$$\|A\| = \sqrt{a_1a_1 + a_2a_2 + a_3a_3 + a_4a_4}$$

4. Distancia entre Matrices.

$$d(A, B) = ||A - B|| = \sqrt{A - B, A - B}$$

$$\vec{u} - \vec{v} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 \\ a_3 & a_4 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} b_1 & b_2 \\ b_3 & b_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 & c_2 \\ c_3 & c_4 \end{bmatrix}$$

$$\|\vec{u} - \vec{v}\| = \sqrt{c_1 c_1} + c_2 c_2 + c_3 c_3 + c_4 c_4$$
Si las matrices no son cuadradas:

$$d(A,B) = ||A - B|| = \sqrt{(A - B)^t, (A - B)}$$

### 7. Producto Interior en Polinomios.

### 1. Producto Interior en Polinomios $P_2$ .

Sean dos vectores  $\vec{p} = p$  y  $\vec{q} = q$  cualesquiera en  $P_2$  las cuales:  $p = a_0 + a_1 x + a_2 x^2$ 

$$q = b_0 + b_1 x + b_2 x^2$$
La siguiente formula define un P.I. en  $P_2$ .

$$\langle p, q \rangle = a_0 b_0 + a_1 b_1 + a_2 b_2$$

2. Norma de polinomio p.

$$||p|| = \langle p, p \rangle^{1/2} = \sqrt{a_0 a_0 + a_1 a_1 + a_2 a_2}$$

### 8. Producto Interior en Funciones.

1. Formula en producto interior en funciones: Entonces la siguiente formula define un producto interior en funciones:

$$\langle f, g \rangle = \int_{a}^{b} f_{(x)} g_{(x)} dx$$

2. Norma de un función

$$||f|| = \langle f, f \rangle^{1/2} = \sqrt{\int_a^b f_{(x)}^2 dx}$$

# 4. Ortogonalización.

# 1. Vectores Ortogonales.

Se dice que  $\vec{u}$ ,  $\vec{v} \in V$  son **ortogonales** respecto el producto interior  $\langle , \rangle$  si  $\vec{u}$  y  $\vec{v}$ forman un ángulo recto (ortogonal), es decir:

$$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = 0$$
  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = ||\vec{u}|| ||\vec{v}|| \cos \theta$ 

### **Conjuntos Ortogonales de Vectores**

Un conjunto de vectores  $\{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3, \dots, \vec{v}_k\}$ en  $\mathbb{R}^n$  se llama Conjunto Ortogonal si todos los pares de vectores distintos en el conjunto son ortogonales; esto es, si:

$$\vec{v}_i \circ \vec{v}_j = 0$$
 si:  $i \neq j$ . Para  $i, j = 1, 2, ..., k$   
Entonces dichos vectores son Linealmente Independientes.

### Base Ortogonal.

Una base ortogonal para un subespacio W de  $\mathbb{R}^n$  es una base de W que es un conjunto ortogonal.

### 2. Vectores Ortonormales.

Se dice que  $\vec{u} \in V$  es **ortonormal** si su norma es la unidad:  $\|\vec{u}\| = 1$ 

### Normalización de Vectores.

Se denomina normalización de un vector al procedimiento por el cual se logra que la norma sea uno de dicho vector. Para la

normalización hacemos:  $\vec{v} = \frac{\vec{u}}{\|\vec{u}\|}$  $\vec{u} \neq \vec{0}$ 

### Conjuntos Ortonormales de Vectores.

Un conjunto de vectores en  $\mathbb{R}^n$  es un conjunto ortonormal si es un conjunto ortogonal de vectores unitarios.

## **Bases Ortonormales.**

Una base ortonormal para un subespacio W de  $\mathbb{R}^n$  es una base de W que es un conjunto ortonormal.

Sea 
$$\vec{B} = {\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3, \dots, \vec{u}_n}$$

Una base cualquiera de un subespacio vectorial  $\overrightarrow{W}$ . Entonces existe una Base **Ortonormal:** 

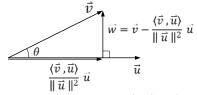
# $\overline{B}' = \{\vec{v}_1\;,\vec{v}_2\;,\vec{v}_3\;,\dots\;,\vec{v}_n\;\}$

Que puede ser calculada a partir de  $\vec{B}$  y este calculo de  $\vec{v}_1$ ,  $\vec{v}_2$ ,  $\vec{v}_3$ , ...,  $\vec{v}_n$  es el proceso de Gram – Schmit.

# 3. Proyección Ortogonal de $\overrightarrow{v}$ sobre $\overrightarrow{u}$ .

El vector: 
$$\operatorname{Proy}_{\overrightarrow{u}} \overrightarrow{v} = \frac{\langle \overrightarrow{v}, \overrightarrow{u} \rangle}{\|\overrightarrow{u}\|^2} \overrightarrow{u}$$
 es la

proyección del vector  $\vec{v}$  sobre el vector  $\vec{u}$  y en la dirección  $\vec{u}$ .



El componente ortogonal de  $\vec{v}$  a  $\vec{u}$  es  $\vec{w}$ .

$$\vec{w} = \vec{v} - \frac{\langle \vec{v}, \vec{u} \rangle}{\|\vec{u}\|^2} \vec{u}$$

## 4. Bases Ortogonales

# Ortogonalización de GRAM-SCHMIDT

Aplicar el proceso de Gram-Schmidt para transformar los vectores básicos:  $\{\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3, \dots, \vec{u}_n\}$  en una Base Ortogonal  $\{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3, \dots, \vec{v}_n\}.$ 

Para realizar este proceso se sigue:

1.Se establece:

$$\vec{v}_1 = \vec{u}_1$$
  $V_1 = gen(\vec{u}_1)$ 

2. Obtenemos  $\vec{v}_2$  que sea Ortogonal a  $\vec{v}_1$ :

$$\boxed{\vec{v}_2 = \vec{u}_2 - \frac{\langle \vec{u}_2, \vec{v}_1 \rangle}{\|v_1\|^2} \vec{v}_1} \quad V_2 = gen(\vec{u}_1, \vec{u}_2)$$

3. Obtenemos  $\vec{v}_3$  que sea Ortogonal a  $\vec{v}_1$  y  $\vec{v}_2$ :

$$\vec{v}_{3} = \vec{u}_{3} - \frac{\langle \vec{u}_{3}, \vec{v}_{1} \rangle}{\|\vec{v}_{1}\|^{2}} \vec{v}_{1} - \frac{\langle \vec{u}_{3}, \vec{v}_{2} \rangle}{\|\vec{v}_{2}\|^{2}} \vec{v}_{2}$$

$$\vdots \qquad \qquad V = acn(\vec{v}_{1}, \vec{v}_{2})$$

4. Obtener  $\vec{v}_n$  que sea Ortogonal a  $\vec{v}_1$ ,  $\vec{v}_2$  ...  $\vec{v}_{n-1}$ 

Recuerde que debe CUMPLIRSE:

$$\langle \vec{v}_1, \vec{v}_2 \rangle = 0 \; ; \langle \vec{v}_1, \vec{v}_3 \rangle = 0 \; ; \langle \vec{v}_2, \vec{v}_3 \rangle = 0$$

Ejemplo 5:

Sea: 
$$B_W = {\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3}$$
  
 $B_W = {(1,0,1), (1,0,-1), (0,3,4)}$ 

Construya una base **Ortogonal** para  $B_W$ . Con el producto interior canonico.

### Solución:

Hallar la base ortogonal:  $B_W^{\perp} = \{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3\}$ 

1.Se establece:

$$\vec{v}_1 = \vec{u}_1$$
  $\vec{v}_1 = \vec{u}_1 = (1,0,1)$ 

**2.**Obtenemos  $\vec{v}_2$  que sea Ortogonal a  $\vec{v}_1$ :

$$\vec{v}_{2} = \vec{u}_{2} - \frac{\langle \vec{u}_{2}, \vec{v}_{1} \rangle}{\|v_{1}\|^{2}} \vec{v}_{1}$$

$$\vec{v}_{2} = (1,0,-1) - \frac{(1,0,-1)(1,0,1)}{\|(1,0,1)\|^{2}} (1,0,1)$$

$$\vec{v}_{2} = (1,0,-1)$$

 $\vec{v}_3 = (0.3.0)$ 

Finalmente:  $B_W^{\perp} = \{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3\}$  base ortogonal Recuerde que debe CUMPLIRSE:

$$\langle \ \vec{v}_1 \ , \vec{v}_2 \ \rangle = 0 \ ; \ \langle \ \vec{v}_1 \ , \vec{v}_3 \ \rangle = 0 \ ; \ \langle \ \vec{v}_2 \ , \vec{v}_3 \ \rangle = 0$$

### 5. Bases Ortonormales:

### Ortonormalización de GRAM-SCHMIDT

Teorema: todo subespacio vectorial con  $\langle , \rangle \neq 0$  tiene una Base Ortonormal.

# Cálculo de una Base Ortonormal a B:

Sol.: Recuerde que debe CUMPLIRSE:

$$\langle \vec{v}_1, \vec{v}_2 \rangle = 0 \quad \wedge \quad ||\vec{v}_1|| = 1$$
 
$$\langle \vec{v}_1, \vec{v}_3 \rangle = 0 \quad \wedge \quad ||\vec{v}_2|| = 1$$

 $\langle \vec{v}_2, \vec{v}_3 \rangle = 0 \quad \wedge \quad ||\vec{v}_3|| = 1 \dots$ 1. Primero se obtiene el Vector Normalizado:

$$\vec{v}_1 = \frac{\vec{u}_1}{\parallel \vec{u}_1 \parallel}$$

**2.**Se obtiene el vector  $\vec{v}_2$  ortonormal a  $\vec{v}_1$  y de norma uno. Como  $\vec{v}_1$  ya esta normalizado, entonces  $||\vec{v}_1|| = 1$  entonces  $||\vec{v}_1||^2 = 1$ .

$$\vec{v}_2 = \frac{\vec{u}_2 - \langle \vec{u}_2, \vec{v}_1 \rangle \vec{v}_1}{\|\vec{u}_2 - \langle \vec{u}_2, \vec{v}_1 \rangle \vec{v}_1\|}$$
3. Se obtiene el vector  $\vec{v}_3$  ortonormal a  $\vec{v}_1$  y  $\vec{v}_2$ .

$$\vec{v}_3 = \frac{\vec{u}_3 - \langle \vec{u}_3, \vec{v}_1 \rangle \vec{v}_1 - \langle \vec{u}_3, \vec{v}_2 \rangle \vec{v}_2}{\|\vec{u}_3 - \langle \vec{u}_3, \vec{v}_1 \rangle \vec{v}_1 - \langle \vec{u}_3, \vec{v}_2 \rangle \vec{v}_2\|}$$

Sea 
$$B_W = {\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3}$$
  
 $B_W = {(1,0,1), (1,0,-1), (0,3,4)}$ 

Construya una base **Ortonormal** para  $B_W$ Con el producto interior canonico. Solución:

### Primera forma:

1. Primero se obtiene el Vector Normalizado:

$$\vec{v}_1 = \frac{\vec{u}_1}{\|\vec{u}_1\|}$$
  $\vec{v}_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, 0, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$ 

 $\vec{v}_1 = \frac{\vec{u}_1}{\|\vec{u}_1\|} \quad \vec{v}_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, 0, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$  **2.**Se obtiene el vector  $\vec{v}_2$  ortonormal a  $\vec{v}_1$  y de norma uno. Como  $\vec{v}_1$  ya esta normalizado, entonces  $\|\vec{v}_1\| = 1$  entonces  $\|\vec{v}_1\|^2 = 1$ .

$$\frac{\vec{v}_{2} = \frac{\vec{u}_{2} - \langle \vec{u}_{2}, \vec{v}_{1} \rangle \vec{v}_{1}}{\|\vec{u}_{2} - \langle \vec{u}_{2}, \vec{v}_{1} \rangle \vec{v}_{1}\|} = \vec{v}_{2} = \frac{\vec{v}_{1} + \vec{v}_{2}}{\|\vec{v}_{2} - \langle \vec{u}_{2}, \vec{v}_{1} \rangle \vec{v}_{1}\|}$$

**3.**Se obtiene el vector  $\vec{v}_3$  ortonormal a  $\vec{v}_1$  y  $\vec{v}_2$ 

$$\vec{v}_{3} = \frac{\vec{u}_{3} - \langle \vec{u}_{3}, \vec{v}_{1} \rangle \vec{v}_{1} - \langle \vec{u}_{3}, \vec{v}_{2} \rangle \vec{v}_{2}}{\|\vec{u}_{3} - \langle \vec{u}_{3}, \vec{v}_{1} \rangle \vec{v}_{1} - \langle \vec{u}_{3}, \vec{v}_{2} \rangle \vec{v}_{2}\|}$$

$$\vec{v}_{3} = \left(0, \frac{3}{3}, 0\right)$$

 $B_W^* = \{\{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3\}\}$  Base Ortonormal.

Entonces  $\{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3\}$  es un conjunto ortogonal y ortonormal de vectores en  $B_W$ .  $\{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3\}$  es un conjunto linealmente independiente y en consecuencia una base para  $B_W$  pues  $dim(B_W) = 3$ .

Segunda Forma de la Ortogonalización:

Hallar base ortonormal:  $B_W^* = \{\vec{w}_1, \vec{w}_2, \vec{w}_3\}$ Donde del ejemplo 5,  $v_1$ ;  $\vec{v}_2$ ;  $\vec{v}_3$  son bases ortogonales a  $\vec{u}_1$ ,  $\vec{u}_2$ ,  $\vec{u}_3$  luego:

$$\vec{w}_1 = \frac{\vec{v}_1}{\|\vec{v}_1\|} \qquad \vec{w}_1 = \frac{(1,0,1)}{\sqrt{2}}$$

$$\vec{w}_2 = \frac{\vec{v}_2}{\|\vec{v}_2\|} \qquad \vec{w}_2 = \frac{(1,0,-1)}{\sqrt{2}}$$

$$\vec{w}_3 = \frac{\vec{v}_3}{\|\vec{v}_3\|} \qquad \vec{w}_3 = \frac{(0,3,0)}{3}$$

6. Proyección de  $\vec{u}$  sobre  $B_{\vec{v}}$ .

Donde:  $\vec{u} = \text{un vector cualquiera}$ .

 $B_{\vec{v}}$  = Base Ortonormal.

 $\operatorname{Proy}_{B_{\overrightarrow{v}}} \overrightarrow{u} = \langle \overrightarrow{u}, \overrightarrow{v}_1 \rangle \overrightarrow{v}_1 + \langle \overrightarrow{u}, \overrightarrow{v}_2 \rangle \overrightarrow{v}_2 + \cdots \langle \overrightarrow{u}, \overrightarrow{v}_n \rangle \overrightarrow{v}_n$ 

# 7. Matriz Ortogonal.

Ejemplo 6:

Dado: 
$$\vec{B} = \{\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3, ..., \vec{u}_n\}$$
 Hallar la

Base Ortonormal  $\vec{B}' = \{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3, ..., \vec{v}_n\}$ .

$$A^{-1} = A^t$$

$$A = \begin{bmatrix} -4/5 & 0 & 3/5 \\ 0 & 1 & 0 \\ 3/5 & 0 & 4/5 \end{bmatrix}$$