

4.1 Definición de espacio vectorial.

Un **espacio vectorial** (o **espacio lineal**) sobre un **cuerpo** K (generalmente \mathbb{R} o \mathbb{C}) es un conjunto V cuyos elementos se llaman **vectores**, junto con dos operaciones:

1. Suma de vectores:

$$+: V \times V \rightarrow V : V \times V \rightarrow V$$

2. Multiplicación por un escalar:

$$\cdot : K \times V \rightarrow V : K \times V \rightarrow V$$

Estas operaciones deben satisfacer **ocho axiomas** (o propiedades) para todos los vectores $u, v, w \in V$, $v, w \in V$ y todos los escalares $a, b \in K$, $a, b \in K$:

Axiomas de la suma

1. Clausura:

$$u+v \in V \quad u, v \in V$$

2. Comunitatividad:

$$u+v=v+u \quad u+v=v+u$$

3. Asociatividad:

$$u+(v+w)=(u+v)+w \quad u+(v+w)=(u+v)+w$$

4. Existencia del vector cero:

Existe un elemento $0 \in V$ tal que
 $v+0=v$

5. Existencia de inverso aditivo:

Para cada $v \in V$ existe un $-v \in V$ tal que
 $v+(-v)=0$

Ejemplo 1: \mathbb{R}^2

El conjunto de todos los vectores de dos componentes reales:

$$\mathbb{R}^2 = \{(x, y) \mid x, y \in \mathbb{R}\}$$

Con estas operaciones:

- Suma:

$$(x_1, y_1) + (x_2, y_2) = (x_1 + x_2, y_1 + y_2)$$

- Producto por escalar:

$$a(x, y) = (ax, ay)$$

Cumple los 8 axiomas, así que es un espacio vectorial.

Ejemplo 2: \mathbb{R}^3

Vectores de tres componentes reales:

$$\mathbb{R}^3 = \{(x, y, z) \mid x, y, z \in \mathbb{R}\}$$

Opera igual que \mathbb{R}^2 . También es un espacio vectorial

Axiomas del producto por un escalar

6. Compatibilidad con la multiplicación del cuerpo:

$$a(bv) = (ab)v$$

$$(ab)v = a(bv)$$

7. Elemento neutro del cuerpo:

$1v = v$, donde 1 es el elemento identidad del cuerpo

8. Distributividad:

- Respecto a los vectores

$$a(v+b) = av + bv$$

4.2 Definición de subespacio vectorial y sus propiedades

Un **subespacio vectorial** es un **subconjunto** de un espacio vectorial que, por sí mismo, también cumple con todos los axiomas de espacio vectorial. Es decir, si partimos de un espacio vectorial V , un subconjunto $W \subseteq V$ se llama **subespacio vectorial** si:

1. **El vector cero de V está en W .**
2. **Es cerrado bajo la suma de vectores:**

$$u, v \in W \Rightarrow u + v \in W, \quad u, v \in W \Rightarrow u + v \in W$$

3. **Es cerrado bajo la multiplicación por escalares:**

$$\alpha \in K, v \in W \Rightarrow \alpha v \in W, \quad \alpha \in K, v \in W \Rightarrow \alpha v \in W$$

Si estas tres condiciones se cumplen, entonces W es un subespacio vectorial de V . Una ventaja importante es que **no es necesario comprobar los 8 axiomas completos**, porque al estar dentro de un espacio vectorial ya heredará esas propiedades; solo basta verificar estas tres.

Propiedades importantes de los subespacios

1. **El subespacio más pequeño es $\{0\}$**
Contiene únicamente al vector cero.
Siempre es un subespacio y se llama *subespacio trivial*.
2. **El subespacio más grande es el mismo espacio V**
Cualquier espacio vectorial es subespacio de sí mismo.
3. **La intersección de subespacios es un subespacio**
Si W_1 y W_2 son subespacios, entonces:

$W_1 \cap W_2$ también es un subespacio. También es un subespacio.

Porque la intersección conserva cierre bajo suma y escalares.

4. **La unión de subespacios generalmente NO es un subespacio**
Solo es subespacio si uno de ellos está contenido en el otro.
(Esto se debe a que la unión no garantiza cierre bajo suma.)

5. Un subespacio siempre es “linealmente estable”

Esto significa que cualquier combinación lineal de sus elementos también pertenece al subespacio:

$$\alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n \in W \quad | \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$$

siempre que todos los $v_i \in W$, $\alpha_i \in \mathbb{K}$.

4.3 Combinación lineal. Independencia lineal.

Un conjunto de vectores $\{v_1, v_2, \dots, v_n\} \setminus \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ se dice **linealmente independiente** si la única solución a la ecuación:

$$\alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n = 0 \quad | \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$$

es:

$$\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$$

Es decir, **no se puede expresar un vector del conjunto como combinación lineal de los otros.**

Si existe una solución no trivial

(es decir, algún coeficiente $\alpha_i \neq 0$) entonces los vectores son **linealmente dependientes**.

Ejemplo de dependencia lineal

En \mathbb{R}^3 :

$$v_1 = (1, 2, 3), \quad v_2 = (2, 4, 6)$$

Notamos que:

$$v_2 = 2v_1$$

Esto implica que existe una combinación no trivial:

$$-2v_1 + 1v_2 = 0$$

Como hay una relación no trivial, los vectores son **dependientes**.

4.4 Base y dimensión de un espacio vectorial, cambio de base

1. Base de un espacio vectorial

Una **base** de un espacio vectorial V es un conjunto de vectores

$$\{v_1, v_2, \dots, v_n\} \setminus \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$$

que cumple **dos condiciones fundamentales**:

1. **Son linealmente independientes.**

Ninguno puede escribirse como combinación lineal de los otros.

2. **Generan el espacio V .**

Cualquier vector $v \in V$ en V puede escribirse como combinación lineal de ellos, es decir:

$$v = \alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n = \alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n$$

Si un conjunto de vectores cumple ambas condiciones, entonces es una base.

Ejemplo de base

En \mathbb{R}^2 , los vectores:

$$(1,0), (0,1) \quad (1,0), (0,1)$$

forman una base porque:

- son independientes,
- cualquier vector (x,y) se puede escribir como

$$(x,y) = x(1,0) + y(0,1) \quad (x,y) = x(1,0) + y(0,1)$$

2. Dimensión de un espacio vectorial

La **dimensión** de un espacio vectorial V , denotada $\dim(V)$, es el **número de vectores** que tiene cualquiera de sus bases.

Una propiedad fundamental es que **todas las bases de un mismo espacio tienen la misma cantidad de vectores**.

Ejemplos:

- $\dim(\mathbb{R}^2) = 2 \dim(\mathbb{R}^2) = 2 \dim(\mathbb{R}^2) = 2$
- $\dim(\mathbb{R}^3) = 3 \dim(\mathbb{R}^3) = 3 \dim(\mathbb{R}^3) = 3$

- Si P_3P_3 es el espacio de polinomios de grado ≤ 3 , entonces

3. Cambio de base

En un espacio vectorial, un mismo vector puede representarse de manera distinta según la base que se elija.

Idea general:

Si un vector v tiene coordenadas distintas respecto a dos bases B y B' , existe una matriz que permite convertir unas coordenadas en otras.

- $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$
- $B' = \{w_1, w_2, \dots, w_n\}$

Para cambiar las coordenadas de una base a otra usamos la **matriz de cambio de base**.

Matriz de cambio de base

La matriz que transforma coordenadas de la base B' a la base B se forma expresando los vectores de B' como combinación lineal de los vectores de B .

- Cada columna de la matriz es la representación de un vector de B' respecto de B .

Si la matriz se llama P , entonces:

$$[v]B = P[v]B'[v]_B = P[v]_{B'}[v]B = P[v]B'$$

Y si queremos pasar al revés:

$$[v]B' = P^{-1}[v]B[v]_{B'} = P^{-1}[v]_B[v]B' = P^{-1}[v]B$$

4.5 Espacio vectorial con producto interno y sus propiedades

1. Producto interno

Sea V un espacio vectorial sobre \mathbb{R} o \mathbb{C} .

Un **producto interno** es una aplicación:

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{R} \quad \langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{C}$$

que asigna a cada par de vectores (u, v) un número real (o complejo) y que cumple las siguientes propiedades:

2. Propiedades del producto interno

Para todos los vectores $u, v, w \in V$ y todo escalar α :

1. Positividad

$$\langle v, v \rangle \geq 0 \quad \text{si } v \neq 0$$

y además:

$$\langle v, v \rangle = 0 \text{ solo si } v = 0$$

2. Simetría (real) o Hermiticidad (complejo)

- En espacios reales:

$$\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle \quad \text{si } u, v \in V$$

- En espacios complejos:

$$\langle u, v \rangle = \overline{\langle v, u \rangle} \quad \text{si } u, v \in V$$

3. Linealidad en la primera entrada

$$\langle \alpha u + v, w \rangle = \alpha \langle u, w \rangle + \langle v, w \rangle \quad \text{si } u, v, w \in V$$

(En espacios complejos es *antilineal* en la segunda entrada.)

4. Homogeneidad

$$\langle \alpha u, v \rangle = \alpha \langle u, v \rangle \quad \text{si } u, v \in V$$

3. Ejemplo típico de producto interno

En \mathbb{R}^n

El producto interno estándar (o producto punto) es:

$$\langle u, v \rangle = u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n \quad \langle u, v \rangle = u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n$$

Para:

$$u = (1, 2, 3), v = (4, 5, 6) \quad u = (1, 2, 3), v = (4, 5, 6)$$

$$\langle u, v \rangle = 1 \cdot 4 + 2 \cdot 5 + 3 \cdot 6 = 32 \quad \langle u, v \rangle = 1 \cdot 4 + 2 \cdot 5 + 3 \cdot 6 = 32$$

$$\langle u, v \rangle = 1 \cdot 4 + 2 \cdot 5 + 3 \cdot 6 = 32$$

4. Norma inducida por el producto interno

El producto interno define automáticamente una **norma**:

$$\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle} = \sqrt{\langle v, v \rangle} \|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$$

Ejemplo:

$$\|(3, 4)\| = \sqrt{3^2 + 4^2} = \sqrt{9 + 16} = \sqrt{25} = 5.$$

5. Ortogonalidad

Dos vectores u y v se dicen **ortogonales** si:

$$\langle u, v \rangle = 0 \quad \langle u, v \rangle = 0 \quad \langle u, v \rangle = 0$$

Ejemplo:

$$(1, 0) \perp (0, 1) \text{ en } \mathbb{R}^2 \quad (1, 0) \perp (0, 1) \quad \text{en } \mathbb{R}^2$$

6. Propiedades importantes derivadas del producto interno

1. Identidad del paralelogramo

$$\|u+v\|^2 + \|u-v\|^2 = 2\|u\|^2 + 2\|v\|^2 - 2\langle u+v, u-v \rangle = 2\|u\|^2 + 2\|v\|^2$$

2. Desigualdad de Cauchy-Schwarz

$$|\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \|v\| \quad |\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \|v\|$$

3. Desigualdad del triángulo

$$\|u+v\| \leq \|u\| + \|v\| \quad \|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$$

Estas propiedades garantizan que los espacios con producto interno se comporten “geométricamente” como los espacios que conocemos (ángulos, longitudes, distancias, etc.).

7. Base ortogonal y base ortonormal

Un conjunto de vectores $\{v_1, \dots, v_n\} \setminus \{v_{-1}, \dots, v_{-n}\}$ es:

- **Ortogonal** si

$$\langle v_i, v_j \rangle = 0 \text{ para } i \neq j \quad \langle v_i, v_i \rangle = 1 \quad \text{para } i = j$$

- **Ortonormal** si además cada vector tiene norma 1:

$$\|v_i\| = 1 \quad \forall i = 1, \dots, n$$

Ejemplo de base ortonormal en \mathbb{R}^2 :

$$\{(1,0), (0,1)\} \cup \{(1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2}), (-1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2})\}$$

4.6 Base ortonormal, proceso de ortonormalización de Gram-Schmidt

El método de Gram–Schmidt sirve para convertir un conjunto de vectores **linealmente independientes** en una **base ortonormal** para el mismo subespacio que generan.

Idea general del proceso

Dado un conjunto de vectores L :

$$\{u_1, u_2, \dots, u_n\} \setminus \{u_{-1}, u_{-2}, \dots, u_{-n}\}$$

se construyen vectores ortogonales:

$$w_1, w_2, \dots, w_n$$

y luego se normalizan para obtener:

e_1, e_2, \dots, e_n , e_1, e_2, \dots, e_n
que forman la **base ortonormal** buscada.

Fórmulas del proceso

1. Primer vector

$$w_1 = u_1 - \text{proj}_{w_1}(u_1) = u_1 - \frac{\langle u_1, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1 = \frac{\|u_1\|^2 - \langle u_1, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1$$

2. Segundo vector

$$w_2 = u_2 - \text{proj}_{w_1}(u_2) = u_2 - \frac{\langle u_2, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1$$

donde

$$\begin{aligned} \text{proj}_{w_1}(u_2) &= \langle u_2, w_1 \rangle w_1 \\ &= \frac{\langle u_2, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1 \\ &= \frac{\langle u_2, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} \|w_1\| w_1 \\ &= \frac{\langle u_2, w_1 \rangle}{\|w_1\|} w_1 \end{aligned}$$

3. Tercer vector

$$\begin{aligned} w_3 &= u_3 - \text{proj}_{w_1}(u_3) - \text{proj}_{w_2}(u_3) \\ &= u_3 - \frac{\langle u_3, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1 - \frac{\langle u_3, w_2 \rangle}{\|w_2\|^2} w_2 \\ &= u_3 - \frac{\langle u_3, w_1 \rangle}{\|w_1\|} w_1 - \frac{\langle u_3, w_2 \rangle}{\|w_2\|} w_2 \end{aligned}$$

Y así sucesivamente para todos los vectores.

$u_1 = (1, 1), \quad u_2 = (1, 0)$

Paso 1: obtener w_1 y e_1

$$\begin{aligned} w_1 &= u_1 = (1, 1) \\ \|w_1\| &= \sqrt{1^2 + 1^2} = \sqrt{2} \\ e_1 &= \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1) \end{aligned}$$

Paso 2: obtener w_2

Primero la proyección:

$$\text{proj}_{w_1}(u_2) = \frac{\langle (1, 0), (1, 1) \rangle}{\langle (1, 1), (1, 1) \rangle} (1, 1) = \frac{1}{2} (1, 1)$$

Ahora:

$$\begin{aligned} w_2 &= u_2 - \text{proj}_{w_1}(u_2) = (1, 0) - \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right) = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \right) \\ \|w_2\| &= \sqrt{\left(\frac{1}{2} \right)^2 + \left(-\frac{1}{2} \right)^2} = \sqrt{\frac{1}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2}} \end{aligned}$$

Finalmente, normalizamos:

$$e_2 = \frac{w_2}{\|w_2\|} = \frac{1/\sqrt{2}}{1/\sqrt{2}} (1, -1) = \frac{1}{\sqrt{2}} (1, -1)$$

5.1 Definición de transformación lineal

Una **transformación lineal** (o **aplicación lineal**) es una función

$$T: V \rightarrow W : V \rightarrow W$$

entre dos espacios vectoriales (sobre el mismo campo), que **preserva las operaciones básicas del álgebra vectorial**: la suma de vectores y el producto por un escalar.

Formalmente, T es lineal si cumple **dos propiedades** para todos los vectores $u, v \in V$, $v \in V$ y cualquier escalar α :

1. Preserva la suma

$$T(u+v) = T(u) + T(v) \quad T(u+v) = T(u) + T(v) = T(u) + T(v)$$

2. Preserva la multiplicación por un escalar

$$T(\alpha u) = \alpha T(u) \quad T(\alpha u) = \alpha T(u)$$

Si ambas condiciones se cumplen, entonces la función respeta la estructura del espacio vectorial y por eso se llama **lineal**.

Ejemplos de transformaciones lineales

✓ Ejemplo 1: Escalamiento

$$T(x, y) = (2x, 2y)$$

Esta transformación estira todos los vectores al doble de su magnitud y respeta las dos propiedades.

✓ Ejemplo 2: Proyección sobre el eje x

$$T(x, y) = (x, 0)$$

Toma un vector en \mathbb{R}^2 y lo proyecta sobre el eje horizontal.

También es lineal.

✓ Ejemplo 3: Matriz como transformación lineal

Toda matriz representa una transformación lineal.

Por ejemplo, con

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad T(\vec{x}) = A\vec{x}$$

entonces

$$T(x, y) = (x + 3y, 2y)$$

5.2 Núcleo e imagen de una transformación lineal

Sea

$$T: V \rightarrow W : V \rightarrow W$$

una transformación lineal entre dos espacios vectoriales.

Núcleo de una transformación lineal

El **núcleo** (o *kernel*) de T es el conjunto de todos los vectores de V que la transformación envía al vector cero de W :

$$\ker(T) = \{ v \in V \mid T(v) = 0 \} \quad \text{ker}(T) = \{ v \in V \mid T(v) = 0 \}$$

Interpretación

- Son los vectores que “desaparecen” bajo la acción de T .
 - Mide cuánta información se pierde con la transformación.
 - Siempre es un **subespacio de V** .
-

Imagen de una transformación lineal

La **imagen** (o *rango*) de T es el conjunto de todos los vectores de W que se pueden obtener como resultado de aplicar T a algún vector de V :

$$\text{Im}(T) = \{ T(v) \mid v \in V \} \quad \text{Im}(T) = \{ T(v) \mid v \in V \}$$

Interpretación

- Son todos los vectores “alcanzables” o producidos por la transformación.
 - Siempre es un **subespacio de W** .
 - Indica hasta dónde “llega” la transformación.
-

Propiedades importantes

✓ El núcleo y la imagen son subespacios

Ambos cumplen:

- Contienen al vector cero.
- Son cerrados bajo suma.
- Son cerrados bajo multiplicación por escalar.

✓ Relación fundamental: Teorema Rango–Nulidad

5.3 Representación matricial de una transformación lineal

Sea

$$T: V \rightarrow W \quad T: V \rightarrow W$$

una transformación lineal, donde V y W son espacios vectoriales de dimensión finita.

Para representar a T mediante una **matriz**, debemos elegir bases:

- Una base de V : $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$
- Una base de W : $C = \{w_1, w_2, \dots, w_m\}$

La **matriz de T respecto a las bases B y C** es la matriz que transforma coordenadas de V (en base B) en coordenadas de W (en base C).

¿Cómo se forma la matriz?

1. **Aplica T a cada vector de la base de V :**

$$T(v_1), T(v_2), \dots, T(v_n) \quad T(v_1), T(v_2), \dots, T(v_n)$$

2. **Expresa cada imagen** como combinación lineal de la base de W :

$$\begin{aligned} T(v_j) &= a_{1j}w_1 + a_{2j}w_2 + \dots + a_{mj}w_m \\ T(v_j) &= a_{1j}w_1 + a_{2j}w_2 + \dots + a_{mj}w_m \end{aligned}$$

3. **Coloca esos coeficientes como columnas** de la matriz:

$$\begin{aligned} [T]BC &= (a_{11}a_{12}\dots a_{1n} \ a_{21}a_{22}\dots a_{2n} \ \dots \ a_{m1}a_{m2}\dots a_{mn}) \\ [T]_B^C &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \\ [T]BC &= a_{11}a_{12}\dots a_{1n} \ a_{21}a_{22}\dots a_{2n} \ \dots \ a_{m1}a_{m2}\dots a_{mn} \end{aligned}$$

Interpretación

Si un vector v se expresa en coordenadas respecto a B como $[v]_B$, entonces:

$$[T(v)]_C = [T]BC [v]_B \quad [T(v)]_C = [T]_B^C [v]_B$$

Ejemplo 2: Cambio de bases
 Es decir, la matriz representa la acción de T en términos de coordenadas.
 Sea $T: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$,

$$T(x, y) = (x + y, x - y)$$

Base de salida y entrada:

$$\mathcal{B} = \{(1, 1), (-1, 1)\}, \quad \mathcal{C} = \{(1, 0), (0, 1)\}$$

1. Aplica T :

- $T(1, 1) = (2, 0)$
- $T(-1, 1) = (0, -2)$

2. Expresa resultados en \mathcal{C} (ya están en la estándar).

3. Forma la matriz:

$$[T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{C}} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

5.4 Aplicación de las transformaciones lineales: reflexión, dilatación, contracción y rotación

Las transformaciones lineales permiten modelar cambios geométricos en el plano \mathbb{R}^2 o el espacio \mathbb{R}^3 . Estas transformaciones preservan la estructura lineal y pueden representarse mediante **matrices** que actúan sobre vectores.

1. Dilatación (Escalamiento)

Una **dilatación** es una transformación que amplía un vector multiplicándolo por un factor $k > 1$.

Definición

$$T(\vec{x}) = k\vec{x} \quad T(\vec{v}) = k\vec{v}$$

Matriz en \mathbb{R}^2

$$T = \begin{pmatrix} k & 0 \\ 0 & k \end{pmatrix}$$

Ejemplo

Dilatación con factor $k=3$:

$$T(x, y) = (3x, 3y) \quad T(x, y) = (3x, 3y)$$

2. Contracción

La **contracción** es lo opuesto a la dilatación: reduce el tamaño del vector con un factor $0 < k < 1$.

Definición

$$T(\vec{x}) = k \vec{x} \quad T(\text{vec}\{x\}) = k \text{vec}\{x\} \quad T(x) = kx$$

Matriz

$$T = \begin{pmatrix} k & 0 \\ 0 & k \end{pmatrix}, \quad 0 < k < 1$$

Ejemplo

Con $k=12$: $T(x,y) = (12x, 12y)$

$$T(x,y) = \begin{pmatrix} 12 & 0 \\ 0 & 12 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = (21x, 21y)$$

3. Reflexión (Espejo)

Una **reflexión** es una transformación lineal que refleja puntos respecto a una línea (en R^2) o un plano (en R^3).

a) Reflexión respecto al eje xxx

$$T(x,y) = (x, -y) \quad T(x,y) = (x, -y)$$

Matriz:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

b) Reflexión respecto al ejeyyy

$$T(x,y) = (-x, y) \quad T(x,y) = (-x, y)$$

Matriz:

$$\begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

c) Reflexión respecto a la línea y=xy=xy=x

$$T(x,y) = (y, x) \quad T(x,y) = (y, x)$$

Matriz:

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

4. Rotación

Una **rotación** gira los vectores del plano alrededor del origen un ángulo θ .

Definición

$$T(x,y) = (x \cos \theta - y \sin \theta, x \sin \theta + y \cos \theta)$$
$$T(x,y) = (x \cos \theta - y \sin \theta, x \sin \theta + y \cos \theta)$$

Matriz

$$R(\theta) = (\cos \theta - \sin \theta \sin \theta \cos \theta) R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$
$$R(\theta) = (\cos \theta \sin \theta - \sin \theta \cos \theta)$$

Ejemplo: Rotación de 90°

$$R(90^\circ) = (0 -1 0) R(90^\circ) = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$
$$R(90^\circ) = (0 1 -1)$$

Entonces:

$$T(x,y) = (-y, x) T(x,y) = (-y, x) T(x,y) = (-y, x)$$