

Clase 10. Los Cuatro Principales Subespacios Vectoriales.

Curso ‘Linear Algebra’ del MIT.

Además del **espacio columna** y el **espacio nulo**, existen otros dos subespacios vectoriales igual de relevantes: el **espacio fila** y el **espacio nulo izquierdo**. Estos son los cuatro subespacios principales del Álgebra Lineal, por lo tanto en esta clase profundizaremos en ellos y, preliminarmente, en el **espacio matriz**, otro subespacio “vectorial”.

10.1 Espacio Fila.

Cada fila de una matriz A es, a su vez, un vector fila y todas sus combinaciones lineales conforman el subespacio vectorial conocido como **Espacio Fila**.

El espacio fila de A es equivalente al **espacio columna de A^T** , por ese motivo se lo denota como $C(A^T)$.

Si la matriz A es de $n \times m$, los vectores que forman el $C(A^T)$ están en \mathbb{R}^m dimensiones (i.e., m componentes).

10.1.1 Base y Dimensión de un Espacio Fila.

Para que los vectores que **generan** el $C(A^T)$ sean una **base**, necesitan ser linealmente independientes, lo cual evaluamos identificando sus entradas pivotes por medio de operaciones de reducción de filas en A (i.e., eliminación de Gauss).

Las filas de A que contienen una entrada pivote, las denominamos como **filas pivote**.

Por lo tanto y al igual que en el $C(A)$, la **dimensión** del $C(A^T)$ corresponde al **rango** r de A .

$$\dim(C(A^T)) = r = \dim(C(A))$$

Cuando pasamos $A \rightarrow R$ por medio del método de Gauss, se cumple que A y R tienen el mismo espacio fila ($C(A^T) = C(R^T)$), pero distinto espacio columna ($C(A) \neq C(R)$). Esto se debe a que las operaciones de simplificación se aplican a las filas de A y no a sus columnas, por tanto las primeras no se alterarán en R , mientras que las segundas sí.

Una ventaja que los vectores fila de A generen tanto el $C(A^T)$ como el $C(R^T)$ ¹, es que a partir de aquello podemos identificar los que serán **una base de $C(A^T)$** , los cuales corresponderán a **las primeras r (rango de A) filas de R** .

Recordemos que R es de forma triangular hacia arriba (*upper triangular*) puesto que su antecesora es U . Por tanto, sus entradas pivotes siempre estarán en sus primeras filas. Esto significa que aquellos vectores fila son linealmente independientes y, a su vez, generan el $C(R^T) = C(A^T)$. Por consiguiente, son una base de $C(A^T)$.

Veamos lo anterior a partir del siguiente ejemplo:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 1 \end{bmatrix} \implies U = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \implies R = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Tanto a partir de A como de R , podemos ver que el rango de A es $r = 2$. Por lo tanto, de antemano podemos constatar que la $\dim(C(A^T)) = 2$. Sabemos que $C(A^T) = C(R^T)$, pero de los vectores fila que generan ambos subespacios, los que constituyen una base son los dos primeros de R , tal como lo estudiamos anteriormente.

En ese sentido, dos filas cualesquiera de A pueden constituir una base salvo la primera con la tercera, pero la “mejor” son las dos primeras de R , las cuales son las mismas de A y, por consiguiente, están tanto en el $C(A^T)$ como en el $C(R^T)$.

10.2 Espacio Nulo Izquierdo.

También es posible calcular un espacio nulo con las filas de A , el cual es conocido como el **Espacio Nulo Izquierdo** y se denota como $N(A^T)$.

El $N(A^T)$ corresponde a las soluciones agrupados en un vector \vec{y} de la ecuación:

$$A^T y = 0$$

¹Y viceversa con los mismos vectores de R

Se agrega la palabra “izquierdo” a este espacio nulo, porque si queremos trabajar con A , calculamos la transpuesta en toda la ecuación, conllevando a que el vector de soluciones \vec{y} (en este caso, transpuesta) queda en aquella posición:

$$y^T A = 0^T$$

Asumiendo aún que A es de $n \times m$, los vectores que conforman el $N(A^T)$ son de \mathbb{R}^n dimensiones (i.e, n componentes).

10.2.1 Una Forma Alternativa de Calcular el $N(A^T)$.

Como señalamos, la forma común de encontrar los vectores que generan el $N(A^T)$ es resolviendo la ecuación $A^T y = 0$. Pero otra manera, es trabajando con A como una matriz aumentada (la que denotamos como A_{Au}), donde el lado derecho es una matriz identidad. Es decir, de la forma $[A|I]$.

Esta técnica la usamos en la Clase 3 para evaluar si una matriz cuadrada era invertible o no. En particular, vimos que existe A^{-1} en A si, cuando pasamos de $A_{Au} \rightarrow R_{Au}$, se cumple que:

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

donde E es la matriz elemental de todas las operaciones de reducción de filas.

El punto es que cuando usamos este método en una matriz A rectangular, no solo ocurre que:

$$E[A|I] = [R|E]$$

sino que, además, es posible **identificar las soluciones especiales que generan el $N(A^T)$ en las filas de E** . En otras palabras, va a corresponder a la solución de $y^T A = 0^T$.

Veámoslo en el siguiente ejemplo. Sean A y, por tanto, A^T :

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 1 \end{bmatrix} \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Comencemos con $A^T y = 0$, pasando en primera instancia de $A^T \rightarrow R$.

$$A^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow R = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Como vemos, A^T es de rango $r = 2$, lo que significa que tiene una columna libre y, en este caso, es la tercera. Por consiguiente, establezcamos que $y_3 = 1$ del vector \vec{y} .

Al pasar la ecuación:

$$Ry = 0$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

a sistema de ecuaciones lineales:

$$\begin{cases} y_1 + 0 + 1 = 0 \\ 0 + y_2 + 0 = 0 \end{cases}$$

podemos verificar que $y_1 = -1$ e $y_2 = 0$. Por lo tanto, el espacio fila izquierdo de A es:

$$N(A^T) = c \cdot \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Ahora veámoslo con el método alternativo. A continuación, pasamos $A_{Au} \rightarrow R_{Au}$:

$$A_{Au} = \left[\begin{array}{cccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \Rightarrow R_{Au} = \left[\begin{array}{cccc|ccc} 1 & 0 & 1 & 1 & -1 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

Sabemos que la mitad derecha de R_{Au} es E y la tercera fila de esta última matriz corresponde a \vec{y}^T . Si la multiplicamos a A , entonces:

$$\begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Lo cual es equivalente a $y^T A = 0^T$.

Entonces, si usamos este método para encontrar los vectores que generan el $N(A^T)$, solo tenemos que evaluar con cuál de los vectores filas de E se cumple que $y^T A = 0^T$.

10.2.2 Base y Dimensión de un $N(A^T)$.

Hemos visto que la forma para buscar el $N(A^T)$ es igual al del $N(A)$: Por medio del método de eliminación de Gauss identificamos las columnas pivotes y las libres de A^T y, luego, encontramos las soluciones especiales.

Por otra parte, sabemos que la cantidad de soluciones especiales de un espacio nulo está determinado por la cantidad de columnas libres de A . Por consiguiente, si A^T es de $m \times n$ (asumiendo que A es de $n \times m$) y su rango es r , la cantidad de soluciones de $N(A^T)$ serán:

$$\# \text{ sol. especiales} = n - r$$

Los vectores que son soluciones especiales no solo generan el $N(A^T)$, sino que también son linealmente independientes. Por lo tanto, constituyen su **base**, implicando que su **dimensión** siempre será:

$$\dim(N(A^T)) = n - r$$

10.3 Resumen de los Cuatro Principales Subespacios Vectoriales.

En la siguiente tabla se resumen las principales características de los cuatro subespacios vectoriales fundamentales del álgebra lineal, donde A es una matriz de $n \times m$ dimensiones, r es su rango y A^T es de $m \times n$.

Subespacio	Notación	Esp. Vectorial	Vectores Base	Dimensión
Esp. Columna	$C(A)$	\mathbb{R}^n	Columnas Pivotes	r
Esp. Fila	$C(A^T)$	\mathbb{R}^m	Filas Pivotes de A	r
Esp. Nulo	$N(A)$	\mathbb{R}^m	Sol. Especiales de $Ax = 0$	$m - r$
Esp. Nulo Izq.	$N(A^T)$	\mathbb{R}^n	Sol. Especiales de $A^T y = 0$	$n - r$

10.4 Espacio Matriz (Preliminar).

Si tenemos una matriz cuadrada de 3×3 , podemos multiplicarla por valores escalares y sumarlas a otras escaladas de igual dimensión. En otras palabras, podemos realizar **combinaciones lineales** entre ellas al igual que con vectores, pero resultando en otras matrices. El conjunto de todas aquellas combinaciones, se conoce como el **Espacio Matriz** el cual se denota como M .

Si ignoramos el que podemos multiplicarlas entre ellas, las matrices se comportan como vectores, es por ello que al M se lo considera como un espacio “vectorial”.

Del espacio matriz se obtienen los siguientes **subespacios “vectoriales”**:

- Todas las Matrices Triangulares Superiores (i.e, U).
- Todas las Matrices Simétricas (i.e, las matrices A tal que $A = A^T$).
- Todas las Matrices Diagonales, que se denotan como D .

El subespacio de las matrices D es la intersección de los dos anteriores y es de 3 dimensiones.

Por ejemplo, a continuación tenemos una **base** (*basis*) de ella:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \end{bmatrix}$$