

**Ejercicio 2.3.**

Considere en  $\mathbb{R}^m$  y  $\mathbb{R}^n$  la norma euclidiana. Dada una aplicación lineal  $A: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ , existe una única aplicación lineal  $A^*: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ , llamada la *adjunta* de  $A$ , tal que  $\langle Ax, y \rangle = \langle x, A^*y \rangle$  para cualesquiera  $x \in \mathbb{R}^m$ ,  $y \in \mathbb{R}^n$ . Dado  $b \in \mathbb{R}^n$ , la ecuación  $Ax = b$  posee solución  $x \in \mathbb{R}^m$  si, y solamente si,  $b$  es ortogonal a todo elemento del núcleo de  $A^*$ . Concluya que la imagen de  $A^*$  y la imagen de  $A$  tienen la misma dimensión.

*Demostración.* Considere en  $\mathbb{R}^m$  y  $\mathbb{R}^n$  el producto interno canónico. Denotaremos a ambos productos por el mismo símbolo  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ . Considere también en  $\mathbb{R}^m$  y  $\mathbb{R}^n$  las bases canónicas  $\{e_1, \dots, e_m\}$  y  $\{\bar{e}_1, \dots, \bar{e}_n\}$ , respectivamente.

- a) Sea  $A: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$  una transformación lineal y  $[a_{ij}]_{n \times m}$  su matriz asociada, respecto a las bases mencionadas. Entonces para todo  $j = 1, \dots, m$ , se tienen las igualdades  $Ae_j = \sum_{i=1}^n a_{ij} \bar{e}_i$ . Sean los vectores  $v_1, \dots, v_n$  definidos como

$$v_i = \sum_{j=1}^m a_{ij} e_j, \quad i = 1, \dots, n.$$

Observe que las coordenadas de  $v_i$  son las entradas de la  $i$ -ésima fila de  $A$ . Luego de esto defina la aplicación  $A^*: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  por medio de la regla

$$A^*y = \sum_{i=1}^n y_i v_i,$$

para todo  $y = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$ . En particular  $A^* \bar{e}_i = v_i = \sum_{j=1}^m a_{ij} e_j$ . Es claro que  $A^*$  es transformación lineal y, además,

$$\langle Ae_j, \bar{e}_k \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n a_{ij} \bar{e}_i, \bar{e}_k \right\rangle = a_{kj},$$

mientras que

$$\langle e_j, A^* \bar{e}_k \rangle = \left\langle e_j, \sum_{j=1}^m a_{kj} e_j \right\rangle = a_{kj}.$$

Es decir  $\langle Ae_j, \bar{e}_k \rangle = \langle e_j, A^* \bar{e}_k \rangle$ . Por tanto, para todo  $x = \sum_{j=1}^m x_j e_j \in \mathbb{R}^m$  y todo  $y = \sum_{k=1}^n y_k \bar{e}_k \in \mathbb{R}^n$  se cumple que

$$\langle Ax, y \rangle = \sum_{j,k} x_j y_k \langle Ae_j, \bar{e}_k \rangle = \sum_{j,k} x_j y_k \langle e_j, A^* \bar{e}_k \rangle = \langle x, A^*y \rangle.$$

Esto muestra que dada una transformación lineal  $A: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ , existe una transformación lineal  $A^*: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  (la cual es llamada *adjunta de A*), tal que  $\langle Ax, y \rangle = \langle x, A^*y \rangle$  para todo  $x \in \mathbb{R}^m$  y todo  $y \in \mathbb{R}^n$ . La aplicación  $A^*$  es única, pues si  $S$  es otra transformación lineal tal que  $\langle Ax, y \rangle = \langle x, Sy \rangle$  para todo  $x \in \mathbb{R}^m$  y todo  $y \in \mathbb{R}^n$  entonces

$$\langle x, (S - A^*)(\bar{e}_j) \rangle = \langle x, S\bar{e}_j \rangle - \langle x, A^* \bar{e}_j \rangle = \langle Ax, \bar{e}_j \rangle - \langle Ax, \bar{e}_j \rangle = 0.$$

Es decir  $(S - A^*)(\bar{e}_j) = 0$ . Como esto es válido para cada vector básico  $\bar{e}_j$  se concluye fácilmente que  $S - A^* = 0$ , es decir,  $S = A^*$ .

- b) En lo que sigue,  $\ker A^*$  denota al núcleo de  $A^*$  mientras que  $\text{Img } A$  denota a la imagen de  $A$ . Dado un conjunto  $X \subseteq \mathbb{R}^k$ , el conjunto  $X^\perp$  representará al subespacio vectorial formado por todos los vectores en  $\mathbb{R}^k$  que son ortogonales a todos los elementos de  $X$ . Por ejemplo, el tradicional eje  $Z$  es un subespacio de  $\mathbb{R}^3$  cuyos elementos son ortogonales a todos los vectores contenidos en el plano  $XY$ . Luego  $(\text{eje } Z) = (\text{plano } XY)^\perp$ .

Considere la ecuación  $Ax = b$ .

- b1) Cuando  $b = 0$ , la ecuación  $Ax = 0$  admite como solución a  $x = 0 \in \mathbb{R}^m$ . Observe en este caso que  $b = 0$  es ortogonal a todo elemento del núcleo de  $A^*$ , esto es,  $b = 0 \in (\ker A^*)^\perp$ .
- b2) Ahora suponga  $b \neq 0$ . Si existe algún  $x \in \mathbb{R}^m$  tal que  $Ax = b$  entonces, para todo elemento  $y \in \ker A^*$  se tiene

$$\langle b, y \rangle = \langle Ax, y \rangle = \langle x, A^* y \rangle = \langle x, 0 \rangle = 0.$$

Es decir, si la ecuación  $Ax = b$  tiene alguna solución  $x \in \mathbb{R}^m$  entonces  $b$  es ortogonal a todo elemento del núcleo de  $A^*$ , es decir,  $b \in (\ker A^*)^\perp$ .

Recíprocamente, suponga que  $b \in (\ker A^*)^\perp$ . En este caso  $b \notin \ker A^*$  (de lo contrario  $b$  tendría que ser ortogonal a si mismo, lo cual no es posible por ser  $b \neq 0$ ). Observe que

$$z \in \ker A^* \Leftrightarrow \forall x \in \mathbb{R}^m: \langle Ax, z \rangle = \langle x, A^* z \rangle = 0 \Leftrightarrow z \in (\text{Img } A)^\perp,$$

lo cual muestra que  $\ker A^* = (\text{Img } A)^\perp$ .

Considere en  $\text{Img } A$  una base ortonormal dada por  $\{w_1, \dots, w_k\}$ , y considere también el vector  $w = \sum_{i=1}^k \langle b, w_i \rangle w_i$ . Entonces  $w \in \text{Img } A \subseteq ((\text{Img } A)^\perp)^\perp$ , y como además  $b \in (\ker A^*)^\perp = ((\text{Img } A)^\perp)^\perp$  entonces  $b - w \in ((\text{Img } A)^\perp)^\perp$ . Por otro lado, para todo vector  $w_j$  en la base ortonormal considerada de  $\text{Img } A$ ,

$$\langle b - w, w_j \rangle = \left\langle b - \sum_{i=1}^k \langle b, w_i \rangle w_i, w_j \right\rangle = \langle b, w_j \rangle - \langle b, w_j \rangle = 0,$$

lo cual implica que  $b - w \in (\text{Img } A)^\perp$ . En conclusión se tiene que

$$b - w \in (\text{Img } A)^\perp \cap ((\text{Img } A)^\perp)^\perp$$

y en particular significa que  $b - w$  es ortogonal a si mismo. Como el único vector con esta propiedad es el vector nulo entonces  $b - w = 0$ , luego  $b = w$ . Siendo que  $w \in \text{Img } A$  entonces  $b \in \text{Img } A$ . Es decir existe  $x \in \mathbb{R}^m$  tal que  $Ax = b$ .

En conclusión: dado  $b \in \mathbb{R}^n$ , la ecuación  $Ax = b$  admite solución  $x \in \mathbb{R}^m$  si, y solo si,  $b$  es ortogonal a todo elemento del núcleo de  $A^*$ . Dicho de otra manera,  $b$  está en la imagen de  $A$  si, y solo si, es ortogonal a todo elemento de  $\ker A^*$ . Esto muestra entonces que  $A(\mathbb{R}^m) = (\ker A^*)^\perp$ .

- c) Del ítem (b), y usando el teorema del núcleo e imagen, deducimos que

$$\dim(A^*(\mathbb{R}^n)) + \dim(\ker A^*) = n = \dim(\ker A^*)^\perp + \dim(\ker A^*).$$

Por tanto,

$$\dim(A^*(\mathbb{R}^n)) = \dim(\ker A^*)^\perp = \dim(A(\mathbb{R}^m)),$$

es decir, la imagen de  $A^*$  y la imagen de  $A$  tienen la misma dimensión. ■

### Caso específico

Considere la transformación lineal  $A: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$ , tal que

$$A(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + x_2 + x_3, -x_1 - x_2 - x_3).$$

Respecto a las bases canónicas de  $\mathbb{R}^3$  y  $\mathbb{R}^2$ , la matriz asociada a  $A$  es dada por

$$[a_{ij}]_{2 \times 3} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

Usando las filas de esta matriz, definimos los vectores  $v_1 = (1, 1, 1)$  y  $v_2 = (-1, -1, -1)$ . Entonces definimos  $A^*: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$  por medio de la regla

$$A^*(y_1, y_2) = y_1 v_1 + y_2 v_2 = (y_1 - y_2, y_1 - y_2, y_1 - y_2).$$

Entonces  $A^*$  es la transpuesta de  $A$ , pues para todo  $x = (x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3$  y todo  $y = (y_1, y_2) \in \mathbb{R}^2$  se tiene

$$\begin{aligned} \langle Ax, y \rangle &= \langle (x_1 + x_2 + x_3, -x_1 - x_2 - x_3), (y_1, y_2) \rangle = y_1(x_1 + x_2 + x_3) + y_2(-x_1 - x_2 - x_3) \\ &= (y_1 - y_2)(x_1 + x_2 + x_3) \end{aligned}$$

mientras que

$$\langle x, A^*y \rangle = \langle (x_1, x_2, x_3), (y_1 - y_2, y_1 - y_2, y_1 - y_2) \rangle = (y_1 - y_2)(x_1 + x_2 + x_3) = \langle Ax, y \rangle.$$

Por otro lado, consideremos la ecuación  $Ax = b$ , con  $b = (r, -r)$ , entonces según como se ha definido  $A$  se obtiene el sistema

$$\begin{aligned} x_1 + x_2 + x_3 &= r \\ -x_1 - x_2 - x_3 &= -r \end{aligned}$$

lo cual nos lleva a la única igualdad  $x_1 + x_2 + x_3 = r$ , la misma que tiene infinitas soluciones. Es decir, con  $b = (r, -r)$  el sistema  $Ax = b$  tiene (infinitas) solución.

De la definición de  $A^*$ , su núcleo es dado por todos aquellos vectores  $y = (y_1, y_2) \in \mathbb{R}^2$  tales que  $A^*y = 0$ , es decir, todos aquellos vectores  $y \in \mathbb{R}^2$  tales que  $(y_1 - y_2, y_1 - y_2, y_1 - y_2) = (0, 0, 0)$ , luego

$$\ker(A^*) = \{t(1, 1) : t \in \mathbb{R}\}.$$

y se observa que para todo  $t \in \mathbb{R}$ ,

$$\langle b, t(1, 1) \rangle = \langle (r, -r), (t, t) \rangle = 0,$$

es decir,  $b$  es ortogonal al núcleo de  $A^*$ . Si  $b$  no es ortogonal a  $\ker A^*$ , por ejemplo  $b = (1, 2)$  entonces el sistema  $Ax = b$  no tiene solución, pues en este caso tendríamos las igualdades

$$\begin{aligned} x_1 + x_2 + x_3 &= 1 \\ -x_1 - x_2 - x_3 &= 2 \end{aligned}$$

lo que nos llevaría al absurdo  $1 = -2$ . En conclusión  $Ax = b$  tiene solución si, y solo si,  $b$  es ortogonal a  $\ker A^*$ , tal como se afirma en el Ejercicio 2.3. 