FACULTAD DE CIENCIAS EXACTAS, INGENIERÍA Y AGRIMENSURA ESCUELA DE CIENCIAS EXACTAS Y NATURALES DEPARTAMENTO DE MATEMÁTICA

#### Algebra y Geometría Analítica II 2020

# UNIDAD 3: Sistemas de Ecuaciones Lineales.

Apuntes basados en notas de clase de Silvio Reggiani.

### 1. Introducción

El gran área del álgebra lineal se desarrolló a partir de los sistemas de ecuaciones lineales. En la matemática moderna se considera al álgebra lineal como un área transversal a las demás: prácticamente no hay ningún área que no utilize álgebra lineal en su desarrollo.

En muchos problemas aplicados surgen sistemas de ecuaciones no lineales, y su solución se aproxima a partir la solución de sistemas lineales, es por eso que es de gran interés el cálculo numérico de soluciones, y por supuesto a tal respecto la ayuda computacional es invaluable.

Algunos ejemplos elementales de sistemas de ecuaciones ya han sido presentados en Álgebra y Geometría I cuando estudiamos las posiciones relativas entre dos rectas en el plano, por ejemplo

$$\begin{cases} x + 2y = 1 \\ 2x - y = 2 \end{cases} (S_1) \qquad \begin{cases} x + 2y = 1 \\ 2x + 4y = 2 \end{cases} (S_2) \qquad y \qquad \begin{cases} x + 2y = 1, \\ x + 2y = 2. \end{cases} (S_3).$$

El sistema  $(S_1)$  representa dos rectas que se intersectan en un punto, cuyas coordenadas son la única solución del sistema. El sistema  $(S_2)$  representa una única recta y el sistema  $(S_3)$  no tiene solución, esto se traduce en que las rectas que lo conforman son paralelas no coincidentes.

Ejercicio 1.1. Realizar la gráfica de cada sistema y chequear que efectivamente las soluciones de cada uno son las mencionadas.

**Definición 1.2.** Una ecuación lineal en n variables  $x_1, x_2, \ldots, x_n$  es una expresión de la forma

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n = y,$$

donde  $a_1, a_2, \ldots, a_n \in \mathbb{F}$  son los **coeficientes** de la ecuación e  $y \in \mathbb{F}$  es el **término independiente** o **constante**.

Observaci'on 1.3. Las ecuaciones lineales **no** involucran productos, raíces ni funciones trigonométricas de las variables.

**Definición 1.4.** Una solución de la ecuación es una n-upla de escalares que reemplazados en las incógnitas verifican la igualdad. El conjunto de todas las soluciones se llama **conjunto solución**.

### 2. Sistemas de ecuaciones lineales

Estudiaremos un sistema de m ecuaciones (lineales) con n incógnitas  $x_1, x_2, \ldots, x_n$ 

$$\begin{cases}
A_{11}x_1 + A_{12}x_2 + \dots + A_{1n}x_n &= y_1, \\
A_{21}x_1 + A_{22}x_2 + \dots + A_{2n}x_n &= y_2, \\
& \vdots & (S) \\
A_{m1}x_1 + A_{m2}x_2 + \dots + A_{mn}x_n &= y_m.
\end{cases}$$

El sistema (S) se puede representar matricialmente de la siguiente forma

(S) 
$$\iff$$
  $AX = Y$ 

donde

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m1} & A_{m2} & \cdots & A_{mn} \end{pmatrix}$$
 se llama **matriz de coeficientes**,

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ es el vector incógnita y } Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} \text{ es el vector de términos independientes.}$$

**Definición 2.1.** Diremos que una solución del sistema (S) es una n-upla  $(x_1, x_2, ..., x_n)$  tal que AX = Y. El conjunto de todas las soluciones de un sistema (S) se llama **conjunto solución**.

Comentario. El objetivo de esta sección será resolver un sistema de ecuaciones, vale decir, hallar el conjunto solución del sistema. En esta dirección avanzaremos.

**Definición 2.2.** El sistema (S) se dice **homogéneo** si  $y_1 = y_2 = \cdots = y_m = 0$ . Un sistema homogéneo siempre admite la solución  $x_1 = x_2 = \cdots = x_n = 0$ , llamada la **solución trivial**, aunque podría tener soluciones no triviales.

**Definición 2.3.** Dos sistemas AX = Y (S<sub>1</sub>) y A'X = Y' (S<sub>2</sub>) con  $A, A' \in \mathbb{F}^{m \times n}$ ,  $Y, Y' \in \mathbb{F}^{m \times 1}$  se dicen **equivalentes** si tienen las mismas soluciones. O sea, toda solución de (S<sub>1</sub>) es solución de (S<sub>2</sub>) y viceversa.

Ejercicio 2.4. Esto efectivamente define una relación de equivalencia en el conjunto de todos los sistemas de m ecuaciones con n incógnitas.

De esta definición sigue la siguiente **idea de trabajo:** para resolver un sistema AX = Y pasamos a un sistema equivalente que sea  $m\'{a}s$   $f\'{a}cil$  de resolver. Veamos el siguiente ejemplo.

Ejemplo 2.5. Encontrar las soluciones de

$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + 3x_2 + 4x_3 = 0 \end{cases}$$
 (S<sub>1</sub>)

■ Sumamos −2 veces la 2da ecuación a la primera

$$\begin{cases}
-7x_2 - 7x_3 = 0 \\
x_1 + 3x_2 + 4x_3 = 0
\end{cases}$$
 (S<sub>2</sub>)

• Multiplicamos la 1ra ecuación por -1/7

$$\begin{cases} x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + 3x_2 + 4x_3 = 0 \end{cases}$$
 (S<sub>3</sub>)

■ Sumamos −3 veces la 1ra ecuación a la 2da

$$\begin{cases} x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + x_3 = 0 \end{cases}$$
 (S<sub>4</sub>)

Los sistemas  $(S_1)$ ,  $(S_2)$ ,  $(S_3)$ ,  $(S_4)$  son equivalentes. Luego el conjunto solución de cada sistema es exactamente el mismo, a saber:  $x_1 = x_2 = -x_3$ .

Más precisamente, el **conjunto de soluciones** del sistema (S<sub>1</sub>) es

$$\{(-x_3, -x_3, x_3) : x_3 \in \mathbb{F}\}.$$

En lo que sigue, trataremos de responder la siguiente pregunta: ¿Cómo podemos formalizar este procedimiento para aplicarlo a otros sistemas lineales?

# 3. Operaciones elementales

### 3.1. Operaciones elementales de ecuaciones

#### Operaciones de eliminación

Pasamos de un sistema (S) a un sistema (S') sumando a la *i*-ésima ecuación  $\alpha$  veces la *k*-ésima ecuación (con  $k \neq i$ )

 $\blacksquare$  Si la *i*-ésima y la *k*-ésima ecuación de (S) son

$$A_{i1}x_1 + A_{i2}x_2 + \dots + A_{in}x_n = y_i$$
  
 $A_{k1}x_1 + A_{k2}x_2 + \dots + A_{kn}x_n = y_k$ 

• entonces la *i*-ésima ecuación de (S') es

$$(A_{i1} + \alpha A_{k1})x_1 + (A_{i2} + \alpha A_{k2})x_2 + \dots + (A_{in} + \alpha A_{kn})x_n = y_i + \alpha y_k.$$

■ Luego, los sistemas (S) y (S') son equivalentes.

Se llaman **operaciones de eliminación** porque eligiendo  $\alpha$  apropiado se pueden ir eliminando incógnitas.

### Operaciones de escalamiento

Se pasa de un sistema (S) a un sistema (S') multiplicando la i-ésima ecuación por un escalar  $\alpha \neq 0$ .

■ Si la *i*-ésima ecuación de (S) es

$$A_{i1}x_1 + A_{i2}x_2 + \dots + A_{in}x_n = y_i,$$

■ la *i*-ésima ecuación de (S') es

$$\alpha A_{i1}x_1 + \alpha A_{i2}x_2 + \cdots + \alpha A_{in}x_n = \alpha y_i$$

■ Luego (S) y (S') son equivalentes.

#### Operaciones de intercambio

- Pasamos de un sistema (S) a un sistema (S') intercambiando dos ecuaciones.
- Estos dos sistemas son trivialmente equivalentes.
- Esta operación tiene importancia cuando trabajamos con la representación matricial.

En la próxima parte de esta sección trabajaremos sobre la siguiente pregunta: Si el sistema (S) se representa matricialmente por AX = Y, ¿cuál es la representación matricial del sistema (S')? (En donde (S') se obtuvo aplicando alguna de las operaciones anteriores.)

### 3.2. Operaciones elementales por filas (OEF)

Sea A una matriz con m filas. Definimos tres tipos de operaciones elementales por filas **OEF** sobre A, en el espíritu de las operaciones sobre las ecuaciones que hemos hecho anteriormente (escalamiento, eliminación e intercambio):

**Tipo I** Se multiplica la fila r por un escalar  $\alpha \neq 0$ .

**Tipo II** Se suma a la fila r,  $\alpha$  veces la fila s, con  $r \neq s$ .

**Tipo III** Se intercambia la fila r con la fila s.

Más precisamente, una OEF e sobre A devuelve la matriz e(A) dada por

Tipo I 
$$e(A)_{ij} = \begin{cases} A_{ij}, & i \neq r \\ \alpha A_{rj}, & i = r. \end{cases}$$

$$\mbox{\bf Tipo II} \ e(A)_{ij} = \begin{cases} A_{ij}, & i \neq r \\ A_{rj} + \alpha A_{sj}, & i = r. \end{cases}$$

Tipo III 
$$e(A)_{ij} = \begin{cases} A_{ij}, & i \neq r, s \\ A_{sj}, & i = r \\ A_{rj}, & i = s. \end{cases}$$

Observación 3.1. Las OEF también se pueden aplicar a vectores columna de tamaño m (o sea, con m filas), de hecho las aplicaremos a los vectores de términos independientes.

**Teorema 3.2.** Sean  $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$ ,  $Y \in \mathbb{F}^{m \times 1}$ . Si e es una OEF entonces los sistemas

$$AX = Y, e(A)X = e(Y)$$

son equivalentes.

Demostración. Ejercicio (Ayuda: hacer cada tipo por separado, observar que hay que demostrar una equivalencia de sistemas, es decir, igualdad de los conjuntos solución.).

En términos matriciales podemos formular la relación de equivalencia de sistemas como sigue:

**Definición 3.3.** Sean  $A, B \in \mathbb{F}^{m \times n}$ . Se dice que B es **equivalente por filas** a A si se puede pasar de A a B por una sucesión finita de OEF.

Ejercicio 3.4. Equivalencia por filas es una relación de equivalencia en  $\mathbb{F}^{m\times n}$ .

Corolario 3.5. Si B es equivalente por filas a A, entonces los sistemas homogéneos

$$AX = 0, BX = 0$$

son equivalentes.

Demostración. Como B es equivalente por filas a A, existen OEF  $e_1, e_2, \ldots, e_k$  tales que

$$B = e_k(\cdots e_2(e_1(A))).$$

Veamos que toda solución de AX = 0 es solución de BX = 0.

En efecto, si AX = 0, sigue que  $e_1(A)X = 0$ . Luego también  $e_2(e_1(A))X = 0$ . Siguiendo este proceso de aplicación sucesiva de las OEF obtenemos el mismo resultado, esto es,  $e_k(\cdots e_2(e_1(A)))X = BX = 0$ .

Por otro lado, toda solución de BX=0 es solución de AX=0. En efecto, dado que la relación de equivalencia por filas es una relación de equivalencia, es evidente que B equivalente por filas a A implica que A equivalente por filas a B. Luego el argumento anterior también sirve para demostrar esto.

Ejemplo 3.6. Resolver el sistema (homogéneo)

$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 + 3x_3 + 2x_4 &= 0\\ x_1 + 4x_2 - x_4 &= 0\\ 2x_1 + 6x_2 - x_3 + 5x_4 &= 0 \end{cases}$$
 (S)

El sistema (S) se representa matricialmente como AX = 0 en donde

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 3 & 2 \\ 1 & 4 & 0 & -1 \\ 2 & 6 & -1 & 5 \end{pmatrix}.$$

Aplicamos OEF sobre A para pasar a un sistema equivalente más fácil de resolver

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 3 & 2 \\ 1 & 4 & 0 & -1 \\ 2 & 6 & -1 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_{1} \to \mathbf{f}_{1} - 2\mathbf{f}_{2}} \begin{pmatrix} 0 & -9 & 3 & 4 \\ 1 & 4 & 0 & -1 \\ 2 & 6 & -1 & 5 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\mathbf{f}_{3} \to \mathbf{f}_{3} - 2\mathbf{f}_{2}} \begin{pmatrix} 0 & -9 & 3 & 4 \\ 1 & 4 & 0 & -1 \\ 0 & -2 & -1 & 7 \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_{3} \to -\frac{1}{2}\mathbf{f}_{3}} \begin{pmatrix} 0 & -9 & 3 & 4 \\ 1 & 4 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & \frac{1}{2} & -\frac{7}{2} \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\mathbf{f}_{2} \to \mathbf{f}_{2} - 4\mathbf{f}_{3}} \begin{pmatrix} 0 & -9 & 3 & 4 \\ 1 & 0 & -2 & 13 \\ 0 & 1 & \frac{1}{2} & -\frac{7}{2} \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_{1} \to \mathbf{f}_{1} + 9\mathbf{f}_{3}} \begin{pmatrix} 0 & 0 & \frac{15}{2} & -\frac{55}{2} \\ 1 & 0 & -2 & 13 \\ 0 & 1 & \frac{1}{2} & -\frac{7}{2} \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\mathbf{f}_{1} \to \frac{2}{15}\mathbf{f}_{1}} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & -\frac{11}{3} \\ 1 & 0 & -2 & 13 \\ 0 & 1 & \frac{1}{2} & -\frac{7}{2} \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_{2} \to \mathbf{f}_{2} + 2\mathbf{f}_{1}} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & -\frac{11}{3} \\ 1 & 0 & 0 & \frac{17}{3} \\ 0 & 1 & \frac{1}{2} & -\frac{5}{3} \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\mathbf{f}_{3} \to \mathbf{f}_{3} - \frac{1}{2}\mathbf{f}_{1}} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & -\frac{11}{3} \\ 1 & 0 & 0 & \frac{17}{3} \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{5}{3} \end{pmatrix} =: R$$

El sistema AX = 0 es equivalente a RX = 0.

O sea, es equivalente a

$$\begin{cases} x_3 - \frac{11}{3}x_4 &= 0\\ x_1 + \frac{17}{3}x_4 &= 0\\ x_2 - \frac{5}{3}x_4 &= 0 \end{cases}$$

Podemos poner todo en función de  $x_4$  como sigue:

$$x_1 = -\frac{17}{3}x_4 \qquad \qquad x_2 = \frac{5}{3}x_4 \qquad \qquad x_3 = \frac{11}{3}x_4$$

Luego, el conjunto solución es

$$Sol = \left\{ \left( -\frac{17}{3}c, \frac{5}{3}c, \frac{11}{3}c, c \right) : c \in \mathbb{F} \right\} = \left\{ \left( -17c, 5c, 11c, 3c \right) : c \in \mathbb{F} \right\}.$$

## 4. Matrices elementales

Sea e una OEF que aplica sobre matrices con m filas. La **matriz elemental asociada a** e es E = e(I) en donde I es la matriz identidad  $m \times m$ .

**Ejemplo 4.1** (m = 4).

$$e = \mathbf{f}_{2} \leftrightarrow \mathbf{f}_{4}$$

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

$$e = \mathbf{f}_{3} \rightarrow \alpha \mathbf{f}_{3}$$

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$e = \mathbf{f}_{1} \rightarrow \mathbf{f}_{1} + \alpha \mathbf{f}_{4}$$

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \alpha \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

**Teorema 4.2.** Sea e una OEF y sea  $E = e(I_m)$  su correspondiente matriz elemental. Entonces para toda  $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$  vale

$$e(A) = EA$$
.

Demostración. Hay tres casos según el tipo de OEF. Haremos la prueba para operaciones Tipo I y II, dejando como ejercicio las del Tipo III.

**Tipo I** Sea  $e = \text{"f}_r \to \alpha \text{f}_r$ ",  $\alpha \neq 0$ . Luego,  $E_{ij} = e(I)_{ij} = \begin{cases} \delta_{ij}, & i \neq r, \\ \alpha \delta_{rj}, & i = r, \end{cases}$  de donde el coeficiente

$$ij \text{ de la matriz } EA \text{ es } (EA)_{ij} = \sum_{k=1}^{m} E_{ik} A_{kj} = \begin{cases} \sum_{k=1}^{m} \delta_{ik} A_{kj} = A_{ij}, & i \neq r, \\ \sum_{k=1}^{m} \alpha \delta_{rk} A_{kj} = \alpha A_{rj}, & i = r. \end{cases}$$
 Esto significa que 
$$EA = e(A).$$

**Tipo II** Sea  $e = \text{"f}_r \to \text{f}_r + \alpha \text{f}_s$ ",  $r \neq s$ . Luego,  $E_{ij} = e(I)_{ij} = \begin{cases} \delta_{ij}, & i \neq r, \\ \delta_{rj} + \alpha \delta_{sj}, & i = r, \end{cases}$  de donde el coeficiente ij de la matriz EA es:

 $(EA)_{ij}$  para  $i \neq r$ 

$$(EA)_{ij} = \sum_{k=1}^{m} E_{ik} A_{kj} = \sum_{k=1}^{m} \delta_{ik} A_{kj} = A_{ij},$$

Y para i = r calculamos  $(EA)_{rj}$ 

$$(EA)_{rj} = \sum_{k=1}^{m} E_{rk} A_{kj} = \sum_{k=1}^{m} (\delta_{rk} + \alpha \delta_{sk}) A_{kj},$$
  
=  $\sum_{k=1}^{m} \delta_{rk} A_{kj} + \alpha \sum_{k=1}^{m} \delta_{sk} A_{kj} = A_{rj} + \alpha A_{sj}.$ 

Así, 
$$(EA)_{ij} = \begin{cases} A_{ij}, & i \neq r, \\ A_{rj} + \alpha A_{sj}, & i = r. \end{cases}$$

Finalmente (EA) = e(A).

Observación 4.3. Las matrices elementales son invertibles.

Pensemos en los siguientes argumentos para justificar esto:

Argumento 1 El determinante de una matriz elemental es siempre no nulo (¿por qué?), y por lo tanto la matriz resulta invertible.

**Argumento 2** Las OEF son "invertibles" (¿cuál sería el significado de esta palabra?). En efecto, es posible calcular explícitamente las inversas (ver siguiente párrafo).

Veamos a continuación cuáles son las inversas:

#### ■ Tipo I

$$e = \mathbf{f_r} \to \alpha \mathbf{f_r}, \ \alpha \neq 0,$$

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \alpha & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix},$$

$$e^{-1} = \mathbf{f_r} \to \frac{1}{\alpha} \mathbf{f_r}^{"}, \qquad E^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \frac{1}{\alpha} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}.$$

#### Tipo II

$$e = \mathbf{f_r} \to \mathbf{f_r} + \alpha \mathbf{f_s}^*, r \neq s,$$
  $e^{-1} = \mathbf{f_r} \to \mathbf{f_r} - \alpha \mathbf{f_s}^*.$ 

Por ejemplo

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \alpha & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \qquad E^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -\alpha & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

#### Tipo III

- $e = \text{"}f_r \leftrightarrow f_s \text{"} \implies e^{-1} = e$ .
- $E^{-1} = E$ .

Por ejemplo

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = E^{-1}.$$

Las matrices que son su propia inversa se llaman involutivas.

# 5. Matrices escalón reducidas por filas

Definición 5.1. Una matriz  $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$  se dice reducida por filas (RF) si

- 1. El 1er. elemento no nulo de cada fila no nula es igual a 1. Tal elemento se denomina **1 principal**, y la posición del mismo se denomina **posición pivote**.
- 2. Toda columna que contenga el 1er elemento de una fila no nula tiene sus demás elementos iguales a 0

**Ejemplo 5.2.** Son RF las siguientes matrices?

$$\begin{pmatrix}
1 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 1 & -1 & 0 \\
0 & 0 & 1 & 0
\end{pmatrix} \qquad \text{no,} \qquad \begin{pmatrix}
0 & 2 & 1 \\
1 & 0 & -3 \\
0 & 0 & 0
\end{pmatrix} \qquad \text{no,} \qquad \begin{pmatrix}
1 & 0 & -1 & 0 \\
0 & 1 & 2 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix} \qquad \text{sí.}$$

Definición 5.3. Una matriz  $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$  se dice escalón reducida por filas (ERF) si

- 1. A es reducida por filas
- 2. Toda fila nula de A está debajo de todas las filas no nulas
- 3. Si  $1, 2, \ldots, r$  son las filas no nulas de A y el primer elemento no nula de la fila i está en la columna  $k_i$ , entonces  $k_1 < k_2 < \cdots < k_r$ .

Estas matrices son muy importantes porque un sistema lineal representado por una matriz ERF ya viene resuelto.

### Ejemplo 5.4.

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 2 \\ 1 & 0 & -1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$
ERF.
$$ERF.$$

## Ejemplo 5.5.

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -3 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$
 ERF.

El sistema lineal (homogéneo) asociado AX = 0 es

$$x_2 - 3x_3 + \frac{1}{2}x_5 = 0,$$
  
$$x_4 + 2x_5 = 0.$$

- $x_1, x_3, x_5$  son parámetros libres,
- $x_2, x_4$  se pueden poner en función de  $x_1, x_3, x_5$ ,
- Sol =  $\{(x_1, 3x_3 \frac{1}{2}x_5, x_3, -2x_5, x_5) : x_1, x_3, x_5 \in \mathbb{F}\}.$

**Teorema 5.6.** Toda matriz  $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$  es equivalente por filas a una matriz ERF. En otras palabras, existes matrices elementales  $E_1, E_2, \ldots, E_k$  tales que

$$E_k E_{k-1} \cdots E_2 E_1 A$$

es ERF.

Demostración. Ejercicio.

Observación 5.7. El lector que tenga los conocimientos necesarios, puede intentar hacer un programa de computadora que devuelva la forma ERF de una matriz dada A.

#### Ejemplo 5.8. Resolver el sistema

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - x_4 &= 0, \\ 2x_1 + x_3 - x_4 &= 0, \\ x_2 - 2x_3 - 3x_4 &= 0. \end{cases}$$
 (S)

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -1 \\ 2 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & -2 & -3 \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_2 \to \mathbf{f}_2 - 2\mathbf{f}_1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -2 & -3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\mathbf{f}_2 \to \mathbf{f}_3} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -2 & -3 \\ 0 & -2 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_1 \to \mathbf{f}_1 - \mathbf{f}_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & -2 & -3 \\ 0 & -2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\mathbf{f}_3 \to \mathbf{f}_3 + 2\mathbf{f}_1} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & -2 & -3 \\ 0 & 0 & -3 & -5 \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_3 \to -\frac{1}{3}\mathbf{f}_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & -2 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{5}{3} \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\mathbf{f}_1 \to \mathbf{f}_1 - 2\mathbf{f}_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -\frac{4}{3} \\ 0 & 1 & -2 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{5}{3} \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_2 \to \mathbf{f}_2 + 2\mathbf{f}_3} \begin{pmatrix} \mathbf{1} & 0 & 0 & -\frac{4}{3} \\ 0 & \mathbf{1} & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 1 & \frac{5}{3} \end{pmatrix}.$$

Luego el sistema (S) es equivalente al sistema

$$\begin{cases} x_1 - \frac{4}{3}x_4 &= 0, \\ x_2 + \frac{1}{3}x_4 &= 0, \\ x_3 + \frac{5}{3}x_4 &= 0, \end{cases}$$
 (S')

cuyo conjunto de soluciones es

$$Sol = \left\{ \left( \frac{4}{3}c, -\frac{1}{3}c, -\frac{5}{3}c, c \right) : c \in \mathbb{F} \right\} = \left\{ (4c, -c, -5c, 3c) : c \in \mathbb{F} \right\}.$$

*Ejercicio* 5.9. En el ejemplo anterior, encontrar matrices elementales  $E_1, \ldots, E_k$  tales que  $E_k \cdots E_1 A$  es ERF.

**Teorema 5.10.** Si  $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$  con m < n entonces el sistema homogéneo AX = 0 admite una solución no trivial. En otras palabras, un sistema homogéneo con más incógnitas que ecuaciones tiene una solución no trivial.

Demostración. Por el teorema anterior, A es equivalente por filas a una matriz R ERF. Sean  $1, \ldots, r$  las filas no nulas de R,  $r \leq m < n$  y sean  $k_1, \ldots k_r$  las columnas de R en donde aparece el 1er elemento no nulo de las filas  $1, \ldots, r$ . Tenemos que  $x_{k_1}, \ldots, x_{k_r}$  se pueden escribir como combinación lineal de los otros parámetros. Luego para cada elección de  $x_i$ , con  $i \neq k_1, \ldots, k_r$  se obtiene una solución de AX = 0.

# 6. Resolución de sistemas no homogéneos

Para resolver un sistema lineal (no homogéneo)

$$AX = Y$$

debemos aplicar al vector de los términos independientes cada una de las OEF que aplicamos a A para llevarla a su forma ERF.

Para ello es conveniente pasar a la **matriz ampliada** A' que se obtiene agregando a A la columna Y, y luego aplicar las OEF directamente sobre A'

Ejemplo 6.1. Resolver el sistema

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + x_3 &= 1, \\ -2x_1 + 4x_2 - 2x_3 &= 7. \end{cases}$$
 (S)

En forma matricial AX = Y tenemos

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ -2 & 4 & -2 \end{pmatrix}, \qquad Y = \begin{pmatrix} 1 \\ 7 \end{pmatrix}.$$

Llevamos a la forma ERF

$$A' = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 & 1 \\ -2 & 4 & -2 & 7 \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{f}_2 \to \mathbf{f}_2 + 2\mathbf{f}_1} \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}.$$

Luego el sistema (S) es equivalente a

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + x_3 = 1, \\ 0 = 9. \end{cases}$$
 ¡No tiene solución!

Recordemos la terminología que se usa para clasificar los sistemas de ecuaciones lineales de acuerdo a sus conjuntos de soluciones.

Sistema incompatible No existe solución

Sistema compatible Hay dos casos:

#### Determinado Existe una única solución

Indeterminado Existe más de una solución

Observación 6.2. Si  $\mathbb{F} = \mathbb{Q}$ ,  $\mathbb{R}$  o  $\mathbb{C}$ , un sistema compatible indeterminado tiene infinitas soluciones.

Ejemplo 6.3. Resolver el sistema

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + x_3 = 1, \\ -2x_1 + 4x_2 - 2x_3 = -2. \end{cases}$$
 (S)

$$A' = \left(\begin{array}{cc|c} 1 & -2 & 1 & 1 \\ -2 & 4 & -2 & -2 \end{array}\right) \xrightarrow{\mathbf{f}_2 \to \mathbf{f}_2 + 2\mathbf{f}_1} \left(\begin{array}{cc|c} 1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array}\right).$$

Luego, el sistema (S) es equivalente al sistema

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + x_3 = 1, \\ 0 = 0. \end{cases}$$
 compatible indeterminado

El conjunto solución es entonces

$$Sol = \{(1 + 2x_2 - x_3, x_2, x_3) : x_2, x_3 \in \mathbb{F}\} = \{\underbrace{(1, 0, 0)}_{Sol \text{ de } AX = Y} + \underbrace{(2x_2 - x_3, x_2, x_3)}_{Sol \text{ de } AX = 0} : x_2, x_3 \in \mathbb{F}\}.$$

Teorema 6.4. Consideremos el sistema

$$AX = Y \tag{S}$$

con  $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$ ,  $Y \in \mathbb{F}^{m \times 1}$  y sea  $X_0$  una solución de (S) (o sea,  $X_0$  es tal que  $AX_0 = Y$ ). Entonces el conjunto de soluciones de (S) es

$$Sol = \{X_0 + X_h : X_h \text{ es solución de } AX = 0\}.$$

O sea, toda solución de (S) se escribe como una solución particular más una solución del sistema homogéneo.

Demostración. Sea  $X_h$  una solución del sistema homogéneo asociado:  $AX_h = 0$ . Luego,

$$A(X_0 + X_h) = AX_0 + AX_h = AX_0 + 0 = Y$$

lo que significa que  $X_0 + X_h$  es solución de (S).

Recíprocamente, si 
$$AX = Y$$
, escribimos  $X = X_0 + (-X_0 + X)$ . Notar que  $A(-X_0 + X) = -AX_0 + AX = -Y + Y = 0$ . Luego  $X_h := -X_0 + X$  es solución del sistema homogéneo.

Es claro ahora que para resolver un sistema de ecuaciones lineales cualquiera, es de gran utilidad resolver el sistema de ecuaciones lineales homogéneo asociado.

**Ejemplo 6.5.** Encontrar a, b tales que el sistema

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 &= a, \\ 2x_1 + 4x_2 - 2x_3 &= b+1, \\ -3x_1 - 6x_2 + 3x_3 &= a+b+1. \end{cases}$$
 (S)

tenga solución.

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & a \\ 2 & 4 & -2 & b+1 \\ -3 & -6 & 3 & a+b+1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & a \\ 0 & 0 & 0 & -2a+b+1 \\ 0 & 0 & 0 & 4a+b+1 \end{pmatrix}.$$

Luego, obtenemos un sistema lineal en a, b que nos da las condiciones para que el sistema (S) sea compatible

$$\begin{cases}
-2a+b &= -1, \\
4a+b &= -1.
\end{cases}$$
 (S')

$$\begin{pmatrix} -2 & 1 & | & -1 \\ 4 & 1 & | & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -2 & 1 & | & -1 \\ 0 & 3 & | & -3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -2 & 1 & | & -1 \\ 0 & 1 & | & -1 \end{pmatrix}$$
$$\rightarrow \begin{pmatrix} -2 & 0 & | & 0 \\ 0 & 1 & | & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & | & 0 \\ 0 & 1 & | & -1 \end{pmatrix}.$$

Luego a = 0, b = -1 y el sistema (S) es equivalente a

$$x_1 + 2x_2 - x_3 = 0$$

cuyo conjunto de soluciones es

$$Sol = \{(-2x_2 + x_3, x_2, x_3) : x_2, x_3 \in \mathbb{F}\}.$$

# 7. Sistemas cuadrados

Estudiaremos en esta sección los sistemas cuadrados. Como hemos hallar el conjunto solución es de gran utilidad resolver primero los sistemas homogéneos. Luego derivamos un método para calcular inversas de matrices cuadradas invertibles.

**Teorema 7.1.** Sea  $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$ . Son equivalentes:

- 1. A es invertible;
- 2. el sistema homogéneo AX = 0 tiene solución única (la solución trivial X = 0);
- 3. el sistema AX = Y tiene solución única para cada  $Y \in \mathbb{F}^{n \times 1}$ .

Demostración. Veamos que  $(1) \implies (2)$ . En efecto, sea A invertible. Luego existe  $A^{-1}$  tal que  $A^{-1}A = I$ . Si consideramos el sistema homogéneo AX = 0 sigue que  $X = IX = A^{-1}AX = A^{-1}0 = 0$ , que claramente es la única solución.

Veamos que  $(1) \implies (3)$ . Sea A invertible. Consideremos el sistema AX = Y. Luego la única solución del sistema viene dada por  $X = A^{-1}Y$ .

Veamos que (3)  $\implies$  (2). Esto sigue trivialmente tomando Y = 0.

Finalmente, veamos que  $(2) \implies (1)$ . Supongamos que AX = 0 tiene sólo la solución trivial. Sea R la forma ERF de A. Tal matriz es triangular superior (porqué?). Como AX = 0 tiene solución única, tenemos que RX = 0 tiene solución única, de donde R = I (puesto que si la última fila de R fuera nula, podemos poner una incógnita en función de las demás). Esto significa que A es equivalente por filas a R = I, de modo que existen matrices elementales  $E_1, E_2, \ldots, E_k$  tales que

$$E_k \cdots E_2 E_1 A = I$$
,

y por lo tanto A es invertible con  $A^{-1} = E_k \cdots E_2 E_1$ .  $\Box$  Comentario. Muy importante: La demostración del teorema anterior nos da un método eficiente para calcular la inversa de una matriz A tal que det  $A \neq 0$ . En efecto:

- $\det A \neq 0 \implies A$  es equivalente por filas a I.
- Si  $e_1, e_2, \ldots, e_k$  son las OEF que aplicamos a A para llevarla a I, y  $E_i$  es la matriz identidad, entonces

$$A^{-1} = E_k \cdots E_2 E_1 = e_k (\cdots e_2(e_1(I))).$$

• En palabras: si aplicamos a la matriz identidad las mismas OEF que le aplicamos a A para llegar a I, lo que se obtiene es la matriz inversa  $A^{-1}$ .

**Ejemplo 7.2.** Encontrar la matriz inversa de  $A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \end{pmatrix}$ . Se sugiere al lector describir al lado de las columnas cuál es la OEF que se realiza en cada paso.

1	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{3}$	1	0	0
$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{4}$	0	1	0
$ \begin{array}{c} 1 \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \end{array} $	$\frac{\frac{1}{2}}{\frac{1}{3}}$	$\frac{1}{5}$	0	0	1
1	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{3}$	1	0	0
	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{12}$	$\begin{bmatrix} 1\\ -\frac{1}{2}\\ 0 \end{bmatrix}$	1	0
$\begin{array}{c} 0\\ \frac{1}{3}\\ 1\\ 0 \end{array}$		13-14-15-13-1-13-1-12-1-13-1-12-1-13-1-12-1-13-1-13-1-12-1-1-13-1-1-12-1-1-13-1-1-12-1-1-13-1-1-12-1-1-13-1-1-1-1	0	0	1
1	$\frac{\frac{4}{1}}{\frac{1}{2}}$	$\frac{1}{3}$	1	0	0
0	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{12}$	$-\frac{1}{2}$	1	0
0	$\frac{1}{12}$	$\frac{\frac{1}{4}}{45}$	$-\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{3}$	0	1
1	$\frac{\frac{1}{12}}{\frac{1}{2}}$	$\frac{1}{3}$	1	0	0
0	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{12}$	$-\frac{1}{2}$	1	0
0	$\begin{array}{c} \frac{1}{12} \\ 0 \end{array}$	$\frac{1}{180}$	$-\frac{1}{\frac{1}{6}}$	-1	1
1	$\frac{1}{2}$	$ \begin{array}{r} \frac{1}{180} \\ \frac{1}{3} \\ 1 \end{array} $	1	0	0
0	$\overline{1}$	Ĭ	-6	12	0
0	0	1	30	-180	180
1	$\frac{1}{2}$	0	-9	60	-60
0	$\overline{1}$	0	-36	192	-180
0	0	1	30	-180	180
1	0	0	9	-36	30
0	1	0	-36	192	-180
0	0	1	30	-180	180
			•		

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 9 & -36 & 30 \\ -36 & 192 & -180 \\ 30 & -180 & 180 \end{pmatrix}$$

Ejercicio 7.3. Verdadero o Falso: la matriz

$$A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \cdots & \frac{1}{n} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \cdots & \frac{1}{n+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n+1} & \cdots & \frac{1}{2n-1} \end{pmatrix}$$

es invertible y  $A^{-1}$  tiene coeficientes enteros.

# 8. Eliminación Gaussiana

Ahora estudiaremos el método clásico para llevar una matriz  $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$  a su forma ERF. El algoritmo que describiremos a continuación se conoce como **eliminación Gaussiana**.

- 1. Ir a la 1ra columna no nula de A. Si el 1er elemento es cero intercambiamos la 1ra fila con alguna fila que tenga un elemento no nulo en esa columna (si no, lo dejamos como está).
- 2. Obtener ceros debajo de este elemento usando OEF de tipo II.
- 3. Aplicar el mismo procedimiento a la submatriz que se obtiene quitando la 1ra fila y la 1ra columna no nulas.

4. Hacer unos en los 1ros elementos no nulos de cada fila no nula usando OEF tipo II y ceros arriba de éstos usando OEF tipo II.

Comentario. En cuanto a la complejidad computacional del algoritmo, podemos decir lo siguiente:

$$\begin{split} \sum_{k=1}^{n} 2k(k-1) + \sum_{k=1}^{n} k &= 2\sum_{k=1}^{n} k^2 - \sum_{k=1}^{n} k \\ &= \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{n(n+1)}{2} \\ &\approx \frac{n^3}{3}, \qquad n \to \infty. \end{split}$$

- El problema de calcular el determinante de una matriz  $n \times n$  tiene una complejidad de  $n^3/3$  si usamos eliminación gaussiana para pasar a una matriz triangular superior (hay que recordar qué OEF tipo I y III hicimos porque éstas cambian el determinante)
- Si lo hacemos por definición la complejidad es  $n! \gg n^3/3$

#### Ejemplo 8.1. Resolver el sistema

$$\begin{cases}
2x + y - z &= 8 \\
-3x - y + 2z &= -11 \\
-2x + y + 2z &= -3
\end{cases}$$
 (S)

Usamos eliminación gaussiana:

$$\begin{pmatrix}
2 & 1 & -1 & | & 8 \\
-3 & -1 & 2 & | & -11 \\
-2 & 1 & 2 & | & -3
\end{pmatrix}
\xrightarrow{\text{Tipo II}}
\begin{pmatrix}
2 & 1 & -1 & | & 8 \\
0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & | & 1 \\
0 & 2 & 1 & | & 5
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\text{Tipo II}}
\begin{pmatrix}
2 & 1 & -1 & | & 8 \\
0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & | & 1 \\
0 & 0 & -1 & | & 1
\end{pmatrix}
\xrightarrow{\text{Tipo I}}
\begin{pmatrix}
2 & 1 & -1 & | & 8 \\
0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & | & 1 \\
0 & 0 & 1 & | & -1
\end{pmatrix}
\xrightarrow{\text{Tipo II}}
\begin{pmatrix}
2 & 1 & 0 & | & 7 \\
0 & \frac{1}{2} & 0 & | & \frac{3}{2} \\
0 & 0 & 1 & | & -1
\end{pmatrix}
\xrightarrow{\text{Tipo II}}
\begin{pmatrix}
2 & 1 & 0 & | & 7 \\
0 & \frac{1}{2} & 0 & | & 3 \\
0 & 0 & 1 & | & -1
\end{pmatrix}
\xrightarrow{\text{Tipo II}}
\begin{pmatrix}
2 & 0 & 0 & | & 4 \\
0 & 1 & 0 & | & 3 \\
0 & 0 & 1 & | & -1
\end{pmatrix}
\xrightarrow{\text{Tipo II}}
\begin{pmatrix}
2 & 0 & 0 & | & 4 \\
0 & 1 & 0 & | & 3 \\
0 & 0 & 1 & | & -1
\end{pmatrix}
\xrightarrow{\text{Tipo II}}
\begin{pmatrix}
1 & 0 & 0 & | & 2 \\
0 & 1 & 0 & | & 3 \\
0 & 0 & 1 & | & -1
\end{pmatrix}.$$

Luego, el sistema tiene solución única  $x_1 = 2$ ,  $x_2 = 3$ ,  $x_3 = -1$ .

Además, las cuentas que hicimos nos permiten calcular fácilmente el determinante de la matriz A de coeficientes del sistema (S):

- A es equivalente por filas a la matriz identidad I.
- Para pasar de A a I usando OEF hicimos
  - OEF Tipo II (no cambian el determinante),
  - 3 OEF Tipo I:  $e_1 = "f_1 \rightarrow -f_1"$ ,  $e_2 = "f_2 \rightarrow 2f_2"$ ,  $e_3 = "f_3 \rightarrow \frac{1}{2}f_3"$ ,
  - No hicimos OEF Tipo III.

Luego

$$1 = \det I = \det(e_3(e_2(e_1(A)))) = \frac{1}{2} \cdot 2 \cdot (-1) \det A$$

y por ende

$$\det A = -1$$
.

# 9. Aplicación a determinantes

Aplicaremos el estudio previo a los determinantes.

**Definición 9.1.** Una matriz  $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$  se dice

- no-singular si el sistema homogéneo AX = 0 tiene solución única. O sea,  $AX = 0 \implies X = 0$
- singular si no es no-singular. O sea, existe  $0 \neq X \in \mathbb{F}^{n \times 1}$  tal que AX = 0 Observación 9.2. Sigue de los resultados anteriores que
  - A no-singular  $\iff$  det  $A \neq 0$  (pues ser no-singular es equivalente a ser invertible).
  - $A \text{ singular} \iff \det A = 0.$

Apuntamos a probar el siguiente resultado:

**Teorema 9.3.** Dadas  $A, B \in \mathbb{F}^{n \times n}$ , se tiene

$$\det(AB) = (\det A)(\det B).$$

Antes de dar la prueba necesitamos algunos lemas previos

**Lema 9.1.** Sea  $E \in \mathbb{F}^{n \times n}$  una matriz elemental asociada a una OEF e. Entonces

1. 
$$e = \text{"}f_r \rightarrow \alpha f_r \text{"} \implies \det E = \alpha, \ \alpha \neq 0,$$

2. 
$$e = \text{"}f_r \rightarrow f_r + \alpha f_s \text{"} \implies \det E = 1, r \neq s,$$

3. 
$$e = \text{"f}_r \leftrightarrow \text{f}_s \text{"} \implies \det E = -1, r \neq s.$$

Demostración. Sigue de las propiedades del determinante, pues E = e(I).

**Lema 9.2.** Sea E una matriz elemental. Entonces para toda  $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$  vale

$$det(EA) = (det E)(det A).$$

Demostración. Por hipótesis E = e(I) para alguna OEF e. Tenemos que analizar tres casos de acuerdo a si e es Tipo I, II o III.

#### Tipo I

- $e = \text{"f}_r \rightarrow \alpha f_r$ ",  $\alpha \neq 0$ ,
- $\det(EA) = \det(e(A)) = \alpha \det A$  (prop. del determinante),
- $(\det E)(\det A) = \alpha \det A$  (lema previo),
- $\bullet \det(EA) = (\det E)(\det A).$

### Tipo II y III Ejercicio.

Pasamos ahora a la prueba del teorema:

Demostración. Distinguimos dos casos:

### A singular.

Si B es singular entonces existe  $X \neq 0$  tal que BX = 0. Luego ABX = 0 de donde AB es singular. Esto es,  $0 = \det(AB) = \underbrace{(\det A)}_{}(\det B)$ .

Si B es no singular, entonces B es invertible. Como A es singular, existe  $X \neq 0$  tal que AX = 0, luego  $AB(B^{-1}X) = 0$  con  $B^{-1}X \neq 0$ . Sigue que AB es singular y por ende  $\det(AB) = 0$ .

En cualquiera de los dos casos  $0 = \det(AB) = (\det A)(\det B)$ .

#### A no-singular.

Como A es no singular, de AX = 0 sigue que X = 0. Además A es equivalente por filas a la matriz identidad, de modo que existen matrices elementales  $E_1, E_2, \ldots, E_k$  tales que

$$E_k \cdots E_2 E_1 A = I$$

con  $A=E_1^{-1}E_2^{-1}\cdots E_k^{-1}$  y  $E_i^{-1}$  también es una matriz elemental. Por el Lema,

$$\det A = (\det E_1^{-1})(\det E_2^{-1}) \cdots (\det E_k^{-1}),$$

luego  $AB = E_1^{-1} E_2^{-1} \cdots E_k^{-1} B$ . Nuevamente por el Lema

$$\det(AB) = (\det E_1^{-1})(\det E_2^{-1})\cdots(\det E_k^{-1})(\det B)$$
$$= (\det A)(\det B). \quad \Box$$

# 10. Regla de Cramer

**Teorema 10.1.** Teorema de Cramer Sea  $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$  una matriz invertible. Entonces la (única) solución del sistema AX = Y está dada por

$$x_i = \frac{\det A_i}{\det A},$$

donde  $A_i$  es la matriz que se obtiene de A reemplazando la i-ésima columna por el vector Y. Demostración. Como A es no-singular, resulta invertible y por ende,  $X = A^{-1}Y$ . La demostración usa la expresión para  $A^{-1}$  en términos de la matriz adjunta, que recordamos a continuación:

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A} \operatorname{adj} A, \qquad (\operatorname{adj} A)_{ij} = (-1)^{i+j} \det A(j|i).$$

$$x_{i} = (A^{-1}Y)_{i} = \frac{1}{\det A}((\operatorname{adj} A)Y)_{i1}$$

$$= \frac{1}{\det A} \sum_{j=1}^{n} (\operatorname{adj} A)_{ij}y_{j}$$

$$= \frac{1}{\det A} \sum_{j=1}^{n} (-1)^{i+j} \underbrace{y_{j}}_{(A_{i})_{ji}} \underbrace{\det A(j|i)}_{A_{i}(j|i)}$$

$$= \frac{1}{\det A} \sum_{j=1}^{n} (-1)^{i+j} (A_{i})_{ji} \det A_{i}(j|i)$$

$$= \frac{\det A_{i}}{\det A}.$$

Ejemplo 10.2. Resolver el sistema

$$\begin{cases} ax + by = u, \\ cx + dy = v, \end{cases}$$

en donde ad - bc = 0.

Aplicamos la regla de Cramer

$$x = \frac{1}{\det A} \begin{vmatrix} u & b \\ v & d \end{vmatrix} = \frac{ud - bv}{ad - bc},$$
$$y = \frac{1}{\det A} \begin{vmatrix} a & u \\ c & v \end{vmatrix} = \frac{av - uc}{ad - bc}.$$