ÁLGEBRA II / ÁLGEBRA - NOTAS DEL TEÓRICO
SILVINA RIVEROS, ALEJANDRO TIRABOSCHI Y AGUSTÍN GARCÍA IGLESIAS
Año 2021
FAMAF - UNC

Este material es distribuido bajo la licencia Creative Commons

Atribución-CompartirIgual 4.0 Internacional

Lo cual significa:

- En cualquier explotación de la obra autorizada por la licencia será necesario reconocer los autores, colaboradores, etc.
- La distribución de la obra u obras derivadas se debe hacer con una licencia igual a la que regula la obra original.

Los detalles de la licencia pueden encontrarse en Creative Commons

ÍNDICE GENERAL

т	vectores y sistemas lineales en \mathbb{R}^n				
1	VECTORES I SISIEMAS LINEALES EN IN				
II	ÁLGEBRA LINEAL				
III	APÉNDICES				
Α	NÚMEROS COMPLEJOS	9			
	A.1 Cuerpos				
	A.1.1 Un cuerpo finito				
	A.2 Números complejos	11			
В	FUNCIONES POLINÓMICAS	17			
	B.1 Definición de funciones polinómicas	17			
	B.2 División de polinomios	20			
C	MULTIPLICACIÓN DE POLINOMIOS POR FFT	23			
	c.1 Representación de polinomios por valores	23			
	c.2 Transformada rápida de Fourier				
	c.3 La antitransformada de Fourier	28			
D	DETERMINANTE 29				
	D.1 Determinantes	29			
	D.2 Regla de Cramer	37			
IV	ÍNDICE				
Inc	lice alfabético	43			

ÍNDICE DE FIGURAS

Figura 1	Representación gráfica de los números complejos	13
Figura 2	Ejemplos de la representación gráfica de los números	
	complejos	13

Las siguientes notas se han utilizado para el dictado del curso "Álgebra II / Álgebra / Álgebra Lineal" del primer año de las licenciaturas y profesorados de FAMAF. Han sido las notas principales en el dictado del año 2018 y 2020, y se limitan casi exclusivamente al contenido dictado en el curso. Las partes señaladas con (*) y los apéndices son optativos.

Estas notas están basadas principalmente en *Apuntes de Álgebra II - Año* 2005 de Silvina Riveros y han sido revisadas, modificadas y ampliadas por Alejandro Tiraboschi y Agustín García Iglesias.

También hemos utilizado como bibliografía de apoyo los siguientes:

- Serge Lang: Álgebra Lineal, Fondo Educativo Interamericano (1976). Puede descargarse de:

https://archive.org/details/IntroduccionAlAlgebraLinealSergeLang

- Álgebra Lineal. Autores: Gabriela Jerónimo, Juan Sabia y Susana Tesauri.
 Año 2008. Puede descargarse del Departamento de Matemática de la UBA, en la dirección

http://mate.dm.uba.ar/~jeronimo/algebra_lineal/AlgebraLineal.pdf

- Linear Algebra. Autores: Jim Hefferon. Se descarga en http://joshua.smcvt.edu/linearalgebra/
- *Álgebra Lineal*. Autores: Kenneth Hoffman y Ray Kunze. Año: 1973. Editorial: Prentice Hall.

Ficha en biblioteca de FAMAF: http://bit.ly/2tn3eRc

Contenidos mínimos

Resolución de ecuaciones lineales. Matrices. Operaciones elementales. Matriz inversa. Espacios vectoriales sobre \mathbb{R} y \mathbb{C} . Subespacios. Independencia lineal. Bases y dimensión Rectas y planos en \mathbb{R}^n . Transformaciones lineales y matrices. Isomorfismos. Cambio de bases. Núcleo e imagen de transformaciones lineales. Rango fila y columna. Determinante de una matriz. Cálculo y propiedades básicas. Espacios con producto interno. Desigualdad de Cauchy-Schwartz. Desigualdad triangular. Teorema de Pitágoras. Ortonormalización de Gram-Schmidt. Ecuaciones de rectas y planos en \mathbb{R}^n . Distancias. Introducción a vectores y valores propios. Aplicaciones. Diagonalización de matrices simétricas.

Parte I $\label{eq:parte} VECTORES~Y~SISTEMAS~LINEALES~EN~\mathbb{R}^n$

Parte II ÁLGEBRA LINEAL

Parte III APÉNDICES

NÚMEROS COMPLEJOS

A.1 CUERPOS

En el cuatrimestre pasado se ha visto el concepto de cuerpo, del cual haremos un repaso.

(Ver también https://es.wikipedia.org/wiki/Cuerpo_(matemáticas)).

Definición A.1.1. Un conjunto \mathbb{K} es un *cuerpo* si es un anillo de división conmutativo, es decir, un anillo conmutativo con unidad en el que todo elemento distinto de cero es invertible respecto del producto. Por tanto, un cuerpo es un conjunto \mathbb{K} en el que se han definido dos operaciones, '+' y '·', llamadas *adición* y *multiplicación* respectivamente, que cumplen las propiedades $\mathbf{I1}, \ldots, \mathbf{I7}$ que se listan más abajo.

Sean α , b, c elementos arbitrarios de \mathbb{K} , y 0 y 1 dos elementos especiales de \mathbb{K} . Entonces se satisfacen:

- **I1.** $a + b y a \cdot b$ pertenecen a \mathbb{K} .
- **I2.** Conmutatividad. a + b = b + a; ab = ba.
- **13.** Asociatividad. (a+b)+c=a+(b+c); $(a \cdot b) \cdot c=a \cdot (b \cdot c)$.
- **I4.** *Existencia de elemento neutro.* Existen números 0, $1 \in \mathbb{K}$ con $0 \neq 1$ tal que a + 0 = a; $a \cdot 1 = a$.
- **I5.** Distributividad. $a \cdot (b + c) = a \cdot b + a \cdot c$.
- **I6.** *Existencia del inverso aditivo.* Por cada α en \mathbb{K} existe un único $-\alpha$ en \mathbb{K} tal que $\alpha + (-\alpha) = 0$.
- **I7.** Existencia de inverso multiplicativo. Si α es distinto de o, existe un único elemento $\alpha^{-1} \in \mathbb{K}$ tal que $\alpha \cdot \alpha^{-1} = 1$.

Muchas veces denotaremos el producto yuxtaponiendo los elementos, es decir $ab := a \cdot b$, para $a, b \in \mathbb{K}$. Debido a la ley de asociatividad para la suma (axioma I₃) (a + b) + c es igual a a + (b + c) y por lo tanto podemos eliminar los paréntesis sin ambigüedad. Es decir, denotamos

$$a + b + c := (a + b) + c = a + (b + c).$$

De forma análoga, usaremos la notación

$$abc = (ab)c = a(bc).$$

Debido a la ley de conmutatividad (axioma **I2**), es claro que del axioma **I4** se deduce que $0 + \alpha = \alpha + 0 = \alpha$ y $1\alpha = \alpha 1 = \alpha$. Análogamente, por **I2** e **I6** obtenemos que $-\alpha + \alpha = \alpha + (-\alpha) = 0$, y por **I6** que $\alpha\alpha^{-1} = \alpha^{-1}\alpha = 1$.

Todos los axiomas corresponden a propiedades familiares de los cuerpos que ya conocemos, como ser el cuerpo de los números reales, denotado \mathbb{R} y el cuerpo de los números racionales (fracciones), denotado \mathbb{Q} . De ellas pueden deducirse la mayoría de las reglas comunes a los cuerpos. Por ejemplo, podemos *definir* la operación de sustracción diciendo que $\mathfrak{a} - \mathfrak{b}$ es lo mismo que $\mathfrak{a} + (-\mathfrak{b})$; y deducir las reglas elementales por ejemplo,

$$a - (-b) = a + b$$
, $-(-a) = a$.

También podemos deducir

$$(ab)^{-1} = a^{-1}b^{-1}$$

con tal que a y b sean diferentes de cero. Otras reglas útiles incluyen

$$-\alpha = (-1)\alpha$$

y más generalmente

$$-(ab) = (-a)b = a(-b),$$

y también

$$ab = (-a)(-b),$$

así como

$$a \cdot 0 = 0$$
,

todas reglas familiares de la aritmética elemental.

A.1.1 Un cuerpo finito

A modo de ejemplo, y para entrenar la intuición de que un cuerpo no necesariamente tiene un número infinito de elementos, consideremos el conjunto con dos elementos $\mathbb{F}_2 = \{0,1\}$. Definimos la suma $+: \mathbb{F}_2 \times \mathbb{F}_2 \to \mathbb{F}_2$ mediante la regla

$$0+0=0$$
, $0+1=1$, $1+0=1$, $1+1=0$

y el producto $\cdot: \mathbb{F}_2 \times \mathbb{F}_2 \to \mathbb{F}_2$ como

$$0 \cdot 0 = 0$$
, $0 \cdot 1 = 0$, $1 \cdot 0 = 0$, $1 \cdot 1 = 1$.

Dejamos como ejercicio para el lector comprobar que estas operaciones así definidas satisfacen los axiomas \mathbf{I}_1 a \mathbf{I}_7 y por lo tanto \mathbb{F}_2 es un cuerpo, con dos elementos.

Observación. El lector suspicaz reconocerá en estas operaciones a la suma y el producto definidos en el conjunto $\mathbb{Z}_2 = \{0,1\}$ de congruencias módulo 2 definido en Álgebra I / Matemática Discreta I. En efecto, resultados desarrollados en ese curso permiten demostrar que los conjuntos \mathbb{Z}_p , con p primo, son ejemplos de cuerpos, en este caso con p elementos.

Ejemplo. Sea p un número primo y

$$\mathbb{Z}_p = \{0, 1, \dots, p-1\}$$

el conjunto de restos de dividir por p. Definimos suma y producto en \mathbb{Z}_p de la siguiente manera: sean $a,b\in\mathbb{Z}_p$, entonces

$$\begin{array}{lll} a+b &= c & \text{ si } & a+b \equiv c \pmod p & \wedge & 0 \leqslant c \leqslant p-1, \\ a\cdot b &= d & \text{ si } & a\cdot b \equiv d \pmod p & \wedge & 0 \leqslant d \leqslant p-1. \end{array}$$

No es complicado, usando lo que conocemos de congruencia, probar que \mathbb{Z}_p es un cuerpo. La única propiedad cuya prueba no es obvia es \mathbb{I}_7 , la existencia de inverso. Esta propiedad se deduce del teorema que enuncia la existencia de soluciones de la ecuación lineal de congruencia.

A.2 NÚMEROS COMPLEJOS

La ecuación polinómica $x^2 + 1 = 0$ (¿cuál es el número que elevado al cuadrado y adicionado 1 da 0?) no tiene solución dentro del cuerpo de los números reales, pues todos sabemos que $x^2 \ge 0$ para todo $x \in \mathbb{R}$ y por lo tanto $x^2 + 1 > 0 \ \forall \ x \in \mathbb{R}$. Sin embargo, podemos extender \mathbb{R} a otro cuerpo, de tal forma que *toda* ecuación polinómica con coeficientes en \mathbb{R} tenga solución.

Definición A.2.1. Los *números complejos* es el conjunto \mathbb{C} de los pares ordendados (a,b), denotados a+ib, con a, b en \mathbb{R} , con las operaciones '+' y $'\cdot'$, definidas

$$(a+ib) + (c+id) := (a+c) + i(c+d),$$
 (A.2.1)

$$(a+ib) \cdot (c+id) := (ac-bd) + i(ad+bc).$$
 (A.2.2)

Al número complejo $i = 0 + i \cdot 1$ lo llamamos el *imaginario puro*. Si z = a + ib es un número complejo, diremos que a es la *parte real* de z y la denotamos a = Re z. Por otro lado, b = Im z.

Es claro que z = a + ib es igual a w = c + id si coinciden su parte real e imaginaria, es decir

$$a + bi = c + di \Leftrightarrow a = c \land b = d.$$

Podemos ver a $\mathbb R$ contenido en $\mathbb C$, con la correspondencia $\mathfrak a \to \mathfrak a + \mathfrak i \cdot \mathfrak 0$ y observamos que si nos restringimos a $\mathbb R$, tenemos las reglas de adición y multiplicación usuales.

La definición de la suma de dos números complejos no debería sorprendernos, pues es la suma "coordenada a coordenada". La definición del producto se basa en que deseamos que $i^2 = -1$, es decir que i sea la solución de la ecuación polinómica $x^2 + 1 = 0$, y que el producto sea distributivo.

Primero, comprobemos que $i^2 = -1$. Esto es debido a que

$$i^2 = (0 + i \cdot 1)(0 + i \cdot 1) = (0 \cdot 0 - 1 \cdot 1) + i(0 \cdot 1 + 1 \cdot 0) = -1,$$

y por lo tanto $i^2 + 1 = -1 + 1 = 0$.

Sean $0 = 0 + i \cdot 0$, $1 = 1 + i \cdot 0 \in \mathbb{C}$, es fácil comprobar que son los elementos neutros de la suma y el producto, respectivamente. Por otro lado, si z = a + ib, entonces -z = -a - ib es el opuesto aditivo de z. El inverso multiplicativo es un poco más complicado. Primero observemos que dado $a + ib \in \mathbb{C}$,

$$(a+ib)(a-ib) = aa-b(-b) = a^2+b^2 \in \mathbb{R}.$$

Supongamos que $a + ib \neq 0$, encontremos a partir de las reglas de adición y multiplicación la inversa de z. Sea c + id tal que (a + ib)(c + id) = 1, luego

$$c + id = \frac{1}{a + ib} = \frac{1}{a + ib} \frac{a - ib}{a - ib} = \frac{a - ib}{(a + ib)(a - ib)} = \frac{a - ib}{a^2 + b^2}$$
$$= \frac{a}{a^2 + b^2} - i\frac{b}{a^2 + b^2}$$

(observar que como $a + ib \neq 0$, entonces $a^2 + b^2 > 0$.)

Usando lo anterior, y un poco más de trabajo, obtenemos

Proposición A.2.2. Sean $0 = 0 + i \cdot 0$, $1 = 1 + i \cdot 0 \in \mathbb{C}$. Entonces, \mathbb{C} con las operaciones '+' y '-', definidas en (A.2.1) y (A.2.2), respectivamente, es un cuerpo con elementos neutros 0 y 1, y

$$-(\alpha+ib) = -\alpha-ib$$

$$(\alpha+ib)^{-1} = \frac{\alpha-ib}{\alpha^2+b^2}, \qquad para \ \alpha+ib \neq 0.$$

Demostración. Ejercicio.

Hemos definido los números complejos como pares ordenados y como tales es posible representarlos en el plano $\mathbb{R} \times \mathbb{R}$:

Por el teorema de Pitágoras, la distancia del número complejo a + ib al 0 es $\sqrt{a^2 + b^2}$.

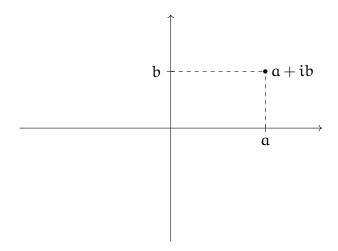


Figura 1: Representación gráfica de los números complejos.

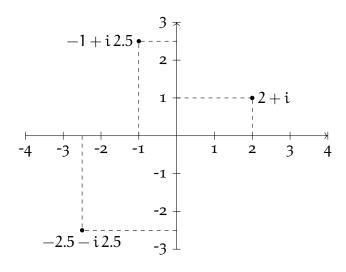


Figura 2: Ejemplos de la representación gráfica de los números complejos.

Definición A.2.3. Sea $z = a + ib \in \mathbb{C}$. El módulo de z es

$$|z| = \sqrt{a^2 + b^2}.$$

El conjugado de z es

$$\bar{z} = a - ib$$
.

Ejemplo.
$$|4+3i| = \sqrt{4^2+3^2} = \sqrt{25} = 5$$
, $\overline{4+3i} = 4-3i$.

Proposición A.2.4. Sean z y w números complejos.

(1)
$$z\bar{z} = |z|^2$$
.

(2)
$$Si \ z \neq 0, \ z^{-1} = \frac{\overline{z}}{|z|^2}.$$

(3)
$$\overline{z+w} = \overline{z} + \overline{w}$$
.

14

(4)
$$\overline{zw} = \overline{z} \overline{w}$$
.

Demostración. Son comprobaciones rutinarias. Para ejemplificar, hagamos la demostración de (4).

Si z = a + bi y w = c + di, entonces (a + bi)(c + di) = (ac - bd) + (ad + bc)i. Por lo tanto,

$$\overline{zw} = (ac - bd) - (ad + bc)i.$$

Como $\overline{z} = a - bi y \overline{w} = c - di$,

$$\overline{z} \ \overline{w} = (ac - (-b)(-d)) + (a(-d) + b(-c))i = (ac - bd) - (ad + bc)i.$$

Por lo tanto
$$\overline{zw} = \overline{z} \, \overline{w}$$
.

Ejercicio. Determinar el número complejo $2-3i+\frac{i}{1-i}$.

Solución. El ejercicio nos pide que escribamos el número en el formato a + bi, con $a, b \in \mathbb{R}$. En general, para eliminar un cociente donde el divisor tiene parte imaginaria no nula, multiplicamos arriba y abajo por el conjugado del divisor, como $z\overline{z} \in \mathbb{R}$, obtenemos un divisor real. En el ejemplo:

$$2+3i + \frac{i}{1-i} = 2+3i + \frac{i}{1-i} \cdot \frac{1+i}{1+i}$$

$$= 2+3i + \frac{i(1+i)}{(1-i)(1+i)}$$

$$= 2+3i + \frac{i-1}{2}$$

$$= 2+3i + \frac{i}{2} - \frac{1}{2}$$

$$= \frac{3}{2} + i\frac{7}{2}$$

Un poco de trigonometría. Recordemos que dado un punto p = (x, y) en el plano, la recta que une el origen con p determina un ángulo θ con el eje x y entonces

$$x = r sen(\theta), \quad y = r cos(\theta)$$

donde r es la longitud del segmento determinado por (0,0) y (x,y). En el lenguaje de los números complejos, si z = a + bi y θ el ángulo determinado por z y el eje horizontal, entonces

$$a = |z| \operatorname{sen}(\theta), \quad b = |z| \cos(\theta),$$

es decir

$$z = |z|(\cos(\theta) + i \operatorname{sen}(\theta)). \tag{A.2.3}$$

Si $z \in \mathbb{C}$, la fórmula (A.2.3) e llamada la *forma polar* de z y θ es llamado el *argumento de z*.

Notación exponencial. Otra notación para representar a los números complejos es la *notación exponencial*, en la cual se denota

$$e^{i\theta} = \cos(\theta) + i \operatorname{sen}(\theta).$$
 (A.2.4)

Por lo tanto si $z \in \mathbb{C}$ y θ es el argumento de z,

$$z = re^{i\theta}$$

donde r = |z|. No perder de vista, que la notación exponencial no es más que una notación (por ahora).

Proposición A.2.5. Sean $z_1 = r_1 e^{i\theta_1}$, $z_2 = r_2 e^{i\theta_2}$, entonces

$$z_1 z_2 = r_1 r_2 e^{i(\theta_1 + \theta_2)}$$
.

Demostración. $z_1=r_1(\cos(\theta_1)+i\sin(\theta_1)), z_2=r_2(\cos(\theta_2)+i\sin(\theta_2)),$ luego

$$\begin{split} z_1 z_2 &= r_1 r_2 (\cos(\theta_1) + i \operatorname{sen}(\theta_1)) (\cos(\theta_2) + i \operatorname{sen}(\theta_2)) \\ &= r_1 r_2 (\cos(\theta_1) \cos(\theta_2) + i \cos(\theta_1) \operatorname{sen}(\theta_2) + i \operatorname{sen}(\theta_1) \cos(\theta_2) \\ &\qquad \qquad + i^2 \operatorname{sen}(\theta_1) \operatorname{sen}(\theta_2)) \\ &= r_1 r_2 ((\cos(\theta_1) \cos(\theta_2) - \operatorname{sen}(\theta_1) \operatorname{sen}(\theta_2)) + i (\operatorname{sen}(\theta_1) \cos(\theta_2) \\ &\qquad \qquad + \cos(\theta_1) \operatorname{sen}(\theta_2))) \\ &\stackrel{(*)}{=} r_1 r_2 (\cos(\theta_1 + \theta_2) + i \operatorname{sen}(\theta_1 + \theta_2)) = r_1 r_2 e^{i(\theta_1 + \theta_2)}. \end{split}$$

La igualdad (*) se debe a las tradicionales fórmulas trigonométrica del coseno y seno de la suma de ángulos.

Observación (Identidad de Euler). Los alumnos que conozcan las series de Taylor reconocerán inmediatamente la fórmula

$$e^{x} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} x^{n},$$

donde x es un número real. Ahora bien, remplacemos x por $i\theta$ y obtenemos

$$\begin{split} e^{i\theta} &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (i\theta)^n \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{(2k)!} (i\theta)^{2k} + \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{(2k+1)!} (i\theta)^{2k+1}. \end{split} \tag{*}$$

No es difícil ver que $i^{2k} = (-1)^k$ y por lo tanto $i^{2k+1} = i^{2k} \cdot i = (-1)^k i$. Luego, por (*),

$$e^{i\theta} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k}{(2k)!} \theta^{2k} + i \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k}{(2k+1)!} \theta^{2k+1}$$
$$= \cos(\theta) + i \operatorname{sen}(\theta),$$

recuperando así la fórmula (A.2.4), llamada *fórmula de Euler*. Observemos que especializando la fórmula en π obtenemos

$$e^{i\pi} = \cos(\pi) + i \operatorname{sen}(\pi) = -1.$$

Escrito de otra forma

$$e^{i\pi} - 1 = 0.$$
 (A.2.5)

Esta última expresión es denominada la *identidad de Euler* y es considerada una de las fórmulas más relevantes de la matemática, pues comprende las cinco constantes matemáticas más importantes:

- (1) El número 0.
- (2) El numero 1.
- (3) El número π , número irracional que es la relación entre la circunferencia de un círculo y su diámetro. Es aproximadamente 3.14159....
- (4) El número *e*, también un número irracional. Es la base de los logaritmos naturales y surge naturalmente a través del estudio del interés compuesto y el cálculo. El número *e* está presente en una gran cantidad de ecuaciones importantes. Es aproximadamente 2.71828....
- (5) El número i, el más fundamental de los números imaginarios.

FUNCIONES POLINÓMICAS

En este apéndice se definirán las funciones polinómicas y se mostrarán algunas de sus propiedades fundamentales. Trabajaremos sobre \mathbb{K} cuerpo con $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ o $\mathbb{K} = \mathbb{C}$.

B.1 DEFINICIÓN DE FUNCIONES POLINÓMICAS

Definición B.1.1. Una función $f: \mathbb{K} \to \mathbb{K}$ es *polinomial* o *polinómica* o directamente decimos que f es un *polinomio*, si existen $a_0, a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{K}$ tal que

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$
 (B.1.1)

para todo $x \in \mathbb{K}$. En este caso diremos que f tiene grado $\leq n$. Si $a_n \neq 0$ diremos que f tiene grado n y se denota gr(f) = n.

En el caso del polinomio 0, el grado no está definido y se usa la convención $gr(0) = -\infty$.

Diremos también que a_0, \ldots, a_n son los coeficientes de f, a_0 es el término constante de f y a_n el coeficiente principal.

Observación B.1.2. Para la definición formal de función polinómica o polinomio deberíamos ser más cuidadosos, pues en realidad no sabemos a priori si la escritura de una función polinómica es única. Es decir, existe la posibilidad de f se escriba de otra forma y, en particular, el coeficiente más significativo sea diferente. No es muy complicado demostrar que esto no puede ocurrir, pero no lo haremos en este apunte.

Sea f un polinomio. Si c es un número tal que f(c) = 0, entonces llamamos a c una raíz de f. Veremos en un momento que un polinomio distinto de cero puede tener solo un número finito de raíces, y daremos un límite para la cantidad de estas raíces.

Ejemplo. Sea $f(x) = x^2 - 3x + 2$. Entonces f(1) = 0 y por lo tanto, 1 es una raíz de f. Además, f(2) = 0. Por lo tanto, 2 es también una raíz de f.

Ejemplo. Sean $a,b,c \in \mathbb{R}$ y $f(x) = ax^2 + bx + c$, un polinomio en \mathbb{R} . Si $b^2 - 4ac = 0$, entonces el polinomio tiene una raíz real, que es

$$-\frac{b}{2a}$$
.

Si $b^2 - 4ac > 0$, entonces el polinomio tiene dos raíces reales distintas que son

$$\frac{-b+\sqrt{b^2-4ac}}{2a} \quad y \quad \frac{-b-\sqrt{b^2-4ac}}{2a}.$$

En el caso que $b^2 - 4ac < 0$ el polinomio no tiene raíces reales.

Teorema B.1.3. Sea f un polinomio de grado $\leq n$ y sea c una raíz. Entonces existe un polinomio g de grado $\leq n-1$ tal que para todo x se cumple

$$f(x) = (x - c)g(x).$$

Demostración. Escribamos f(x) en función de las potencias de x:

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0.$$

Veremos a continuación que f puede también escribirse en potencias de x - c: escribamos

$$x = (x - c) + c,$$

luego

$$f(x) = a_n((x-c)+c)^n + a_{n-1}((x-c)+c)^{n-1} + \dots + a_1((x-c)+c) + a_0.$$

Expandiendo las potencias de los binomios $((x-c)+c)^k$ (1 $\leqslant k \leqslant n$), obtenemos

$$f(x) = b_n(x-c)^n + b_{n-1}(x-c)^{n-1} + \dots + b_1(x-c) + b_0$$

para ciertos $b_0, b_1, \ldots, b_n \in \mathbb{K}$. Como f(c) = 0, entonces $0 = f(c) = b_0$, luego

$$f(x) = b_n(x-c)^n + b_{n-1}(x-c)^{n-1} + \dots + b_1(x-c)$$

= $(x-c)(b_n(x-c)^{n-1} + b_{n-1}(x-c)^{n-2} + \dots + b_1)$
= $(x-c)g(x)$,

con $g(x) = b_n(x-c)^{n-1} + b_{n-1}(x-c)^{n-2} + \cdots + b_1$, que es una función polinómica de grado $\leq n-1$, y vemos que nuestro teorema está probado.

El polinomio f es el *polinomio nulo* si f(x) = 0 para toda $x \in \mathbb{K}$. Si f es el polinomio nulo, denotamos f = 0.

Teorema B.1.4. Sea f un polinomio de grado $n \ge 0$, entonces f tiene a lo más n raíces.

Demostración. Sea

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

con an $\neq 0$.

Probaremos el resultado haciendo inducción sobre n.

Si n = 0, $a_0 \neq 0$, es decir $f(x) = a_0 \neq 0$, que es lo que teníamos que probar (f no tiene raíces).

Sea n > 0. Sea c raíz de f. Por el teorema B.1.3,

$$f(x) = (x - c)g(x),$$

con

$$g(x) = b_{n-1}x^{n-1} + \cdots + b_1x + b_0.$$

Es claro que $b_{n-1}=\alpha_n\neq 0$ y por lo tanto, por hipótesis inductiva, g(x) tiene a lo más n-1 raíces. Ahora bien

$$0 = f(x) = (x - c)g(x) \Leftrightarrow x - c = 0 \text{ o } g(x) = 0.$$

Es decir x es raíz de f si y solo si x = c o x es raíz de g. Como g tiene a lo más n-1 raíces, f tiene a lo más n raíces.

Observemos que si f y g son polinomios con

$$f(x) = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0$$
 y $g(x) = b_n x^n + \dots + b_1 x + b_0$,

entonces como $ax^i+bx^i=(a+b)x^i$, tenemos que f+g es un polinomio definido por

$$(f+g)(x) = (a_n + b_n)x^n + \cdots + (a_1 + b_1)x + (a_0 + b_0).$$

Por otro lado, debido a que $(ax^i)(bx^j) = abx^{i+j}$, el producto de dos polinomios también es un polinomio y el cálculo de los coeficientes de fg se hace aplicando la propiedad distributiva. Más precisamente,

$$(fg)(x) = a_n b_m x^{n+m} + (a_{n-1}b_m + a_n b_{m-1})X^{m+n-1} + \cdots$$

Proposición B.1.5. Sean f y g polinomios de grado n y m, respectivamente. Entonces fg es un polinomio de grado n + m

Demostración. Sean

$$f(x) = a_n x^n + \dots + a_1 x + a_0$$
 y $g(x) = b_m x^m + \dots + b_1 x + b_0$,

con a_n , $b_m \neq 0$. Entonces,

$$(fg)(x) = a_n b_m x^{n+m} + h(x),$$
 (B.1.2)

con h(x) un polinomio de grado menor a n+m. Por lo tanto, el coeficiente principal de fg es $a_n b_m \neq 0$ y, en consecuencia fg tiene grado n+m.

Ejemplo. Sean
$$f(x) = 4x^3 - 3x^2 + x + 2$$
 y $g(x) = x^2 + 1$. Entonces,

$$(f+g)(x) = (4+0)x^3 + (-3+1)x^2 + (1+0)x + (2+1)$$

= $4x^3 - 2x^2 + x + 3$.

y

$$(fg)(x) = (4x^3 - 3x^2 + x + 2)(x^2 + 1)$$

$$= (4x^3 - 3x^2 + x + 2)x^2 + (4x^3 - 3x^2 + x + 2)1$$

$$= 4x^5 - 3x^4 + x^3 + 2x^2 + 4x^3 - 3x^2 + x + 2$$

$$= 4x^5 - 3x^4 + 5x^3 - x^2 + x + 2$$

B.2 DIVISIÓN DE POLINOMIOS

Si f y g son polinomios, entonces no necesariamente la función f/g está bien definida en todo punto y puede que tampoco sea un polinomio. Cuando trabajamos con enteros, en cursos anteriores, probamos la existencia del algoritmo de división, más precisamente.

Sean n, d enteros positivos. Entonces existe un entero r tal que $0 \le r < d$ un entero $q \ge 0$ tal que

$$n = qd + r$$
.

Ahora describiremos un procedimiento análogo para polinomios.

Algoritmo de División. Sean f y g polinomios distintos de cero. Entonces existen polinomios q, r tales que gr(r) < gr(g) y tales que

$$f(x) = q(x)q(x) + r(x).$$

A q(x) lo llamamos el *cociente* de la *división polinomial* y a r(x) lo llamamos el *resto* de la división polinomial.

No veremos aquí la demostración del algoritmo de división, basta decir que es muy similar a la demostración del algoritmo de división para números enteros. En los siguientes ejemplos se verá como se calculan el cociente y resto de la división polinomial.

Ejemplo. Sean $f(x) = 4x^3 - 3x^2 + x + 2$ y $g(x) = x^2 + 1$. Para encontrar la división polinomial, debemos multiplicar por un monomio ax^k a g(x) de tal forma que el coeficiente principal de $ax^kg(x)$ sea igual al coeficiente principal de f(x). En este caso, multiplicamos a g(x) por 4x y nos queda

$$f(x) = 4xg(x) + r_1(x) = (4x^3 + 4x) + (-3x^2 - 3x + 2)$$

Ahora, con $r_1(x) = -3x^2 - 3x + 2$ hacemos el mismo procedimiento, es decir multiplicamos por -3 a g(x) y vemos que es lo que "falta":

$$r_1(x) = (-3)g(x) + r(x) = (-3x^2 - 3) + (-3x + 5).$$

Como r(x) = -3x + 5 tiene grado menor que 2, tenemos que

$$f(x) = 4xg(x) + r_1(x)$$

= $4xg(x) + (-3)g(x) + r(x)$
= $(4x - 3)g(x) + r(x)$.

Es decir,

$$f(x) = q(x)q(x) + r(x),$$

con
$$q(x) = 4x - 3$$
 y $r(x) = -3x + 5$.

Observemos que se puede hacer un esquema parecido a la división de números enteros, el cual nos facilita el cálculo:

$$4x3 - 3x2 + x + 2 = (x2 + 1)(4x - 3) - 3x + 5$$

$$-4x3 - 4x$$

$$-3x2 - 3x + 2$$

$$3x2 + 3$$

$$-3x + 5$$

Ejemplo. Sean

$$f(x) = 2x^4 - 3x^2 + 1$$
 y $g(x) = x^2 - x + 3$.

Deseamos encontrar q(x) y r(x) como en el algoritmo de Euclides. Haciendo la división como en el ejercicio anterior:

$$\begin{array}{r}
2x^4 - 3x^2 + 1 = (x^2 - x + 3)(2x^2 + 2x - 7) - 13x + 22 \\
\underline{-2x^4 + 2x^3 - 6x^2} \\
2x^3 - 9x^2 \\
\underline{-2x^3 + 2x^2 - 6x} \\
-7x^2 - 6x + 1 \\
\underline{-7x^2 - 7x + 21} \\
-13x + 22
\end{array}$$

Es decir
$$q(x) = 2x^2 + 2x - 7$$
 y $r(x) = -13x + 22$.

Observemos que el algoritmo de división nos dice que si dividimos un polinomio por uno de grado 1, entonces el resto es una constante (que puede ser 0). Más aún:

Teorema B.2.1 (Teorema del resto). *Sea* f *polinomio* y $c \in \mathbb{K}$. *Entonces, el resto de dividir* f *por* x - c *es* f(c).

Demostración. Por el algoritmo de Euclides

$$f(x) = q(x)(x-c) + r,$$

con r de grado < 1, es decir $r \in \mathbb{K}$. Ahora bien

$$f(c) = q(c)(c-c) + r = r$$
,

luego f(c) es el resto de dividir f por x - c.

Observar que esto nos da otra prueba del teorema B.1.4: f(c) = 0, luego por teorema del resto f(x) = q(x)(x - c).

MULTIPLICACIÓN DE POLINOMIOS POR FFT

Como vimos en B.1 el producto de polinomios se calcula usando que $x^i x^j = x^{i+j}$ y la propiedad distributiva. Si un polinomio tiene grado n y el otro tiene grado m, entonces son necesarias nm multiplicaciones de coeficientes ("todos contra todos").

También puede plantearse de esta forma: si necesitamos multiplicar polinomios de grado n entonces la multiplicación de dos polinomios requiere n^2 multiplicaciones. Como la multiplicación es la operación más costosa del procedimiento, podemos decir que multiplicar dos polinomios de grado n requiere *alrededor de* n^2 *operaciones*.

Este nivel de complejidad (n^2) parece ser razonable a nivel computacional, pero si los polinomios a multiplicar tiene grados muy altos puede ser necesario contar con métodos más rápidos, o que requieran menos operaciones. En este apéndice mostraremos la multiplicación de polinomios usando la transformada rápida de Fourier (FFT) y mostraremos que usando este método se puede multiplicar dos polinomios de grado n en *alrededor de* $n \log_2(n)$ *operaciones*.

El método se puede aplicar a cualquier grado, pero es mucho más fácil de explicar cuando el grado de los polinomios es una potencia de 2 menos 1. Como todo n cumple que para algún k, $2^{k-1} \le n < 2^k$ es claro como podemos extender el método a cualquier polinomio. Por lo tanto, de ahora en más consideraremos polinomios de grado menor que n donde $n = 2^k$.

C.1 REPRESENTACIÓN DE POLINOMIOS POR VALORES

La primero observación importante es que todo polinomio de grado < n está determinado por n valores que toma.

Proposición C.1.1. Sa f un polinomio de grado menor que n y $x_0, \ldots, x_{n-1} \in \mathbb{R}$ todos distintos entre sí. Sea $y_i = f(x_i)$, $0 \le i < n$. Si g polinomio de grado menor que n tal que $g(x_i) = y_i$ con $0 \le i < n$, entonces se cumple que g = f.

Demostración. Sea h = f - g, es claro que gr(h) < n. Si $h \ne 0$, por la proposición B.1.4, h tiene a lo más n - 1 raíces. Sin embargo $h(x_i) = f(x_i) - g(x_i) = y_i - y_i = 0$, es decir h tiene al menos n raíces. Esto provoca un absurdo que vino de suponer que $h \ne 0$. Por lo tanto, h = 0 y en consecuencia f = g.

Definición C.1.2. Sea $n \in \mathbb{N}$ y $X = [x_0, \dots, x_{n-1}]$ un conjunto ordenado de n puntos distintos. Si

$$f(x)=\alpha_0+\alpha_1x+\alpha_2x^2+\cdots+\alpha_{n-1}x^{n-1}$$

un polinomio de grado menor que n, diremos que $[a_0, a_1, \ldots, a_{n-1}]$ es la representación por coeficientes de f y que $[f(x_0), f(x_1), \ldots, f(x_{n-1})]$ es la representación por valores de f (respecto a f).

Debido a la proposición C.1.1 es claro que una representación por valores de un polinomio lo determina unívocamente. La transformada de Fourier rápida es un método eficiente para calcular la representación por valores de un polinomio a partir de la representación por coeficientes. El mismo método pero con una pequeña modificación nos devuelve la representación por coeficientes a partir de una representación por valores. Ahora bien ¿para qué nos sirve esto para multiplicar polinomios? La respuesta la da la proposición siguiente. Este resultado se basa en la sencilla idea que si x_0 es un número, entonces $(fg)(x_0) = f(x_0)g(x_0)$, es decir calcular el producto de dos polinomios representados por valores conlleva un número de operaciones similares a la cantidad de valores evaluados.

Proposición C.1.3. Sea $n \in \mathbb{N}$ $y \mid X = [x_0, \dots, x_{2n-1}]$ un conjunto ordenado de 2n puntos distintos y sean f, g polinomios de grado menor que n con representación por valores $[y_0, y_1, \dots, y_{2n-1}]$ $y \mid [z_0, z_1, \dots, z_{2n-1}]$, respectivamente. Entonces la representación por valores de fg es $[y_0z_0, y_1z_1, \dots, y_{2n-1}z_{2n-1}]$

Demostración. Como $y_i = f(x_i)$, $z_i = g(x_i)$, es claro que $(fg)(x_i) = f(x_i)g(x_i) = y_iz_i$. Como gr(f), gr(g) < n, entonces gr(fg) < 2n y por lo tanto $[y_0z_0, y_1z_1, \ldots, y_{2n-1}z_{2n-1}]$ determina unívocamente fg.

La idea entonces para multiplicar polinomios usando la transformada rápida de Fourier es: sean f, g polinomios de grado < n,

- (1) Calcular FFT(f) y FFT(g) (del orden de $2n \log_2(2n)$ operaciones). Esto nos devuelve una representación por valor de f y g.
- (2) Calcular la representación por valor de fg haciendo el producto coordenada a coordenada de las representaciones por valor de f y g (del orden de 2n operaciones).
- (3) Calcular IFFT(fg), la inversa de FFT, que devuelve la representación por coeficientes de fg (del orden de $2n \log_2(2n)$ operaciones).

Implementando lo anterior, la cantidad de operaciones para multiplicar dos polinomios de grado < n es $n \log_2(n)$ (salvo suma y multiplicación por constantes), que en la práctica y para n grande es *mucho* menor que n^2 , el número de operaciones requeridas si se hiciera la multiplicación de la forma usual.

C.2 TRANSFORMADA RÁPIDA DE FOURIER

La FFT se calcula en forma recursiva y su implementación se basa en varias ideas ingeniosas que describiremos a lo largo de esta sección.

Observemos que podemos calcular los valores que toma un polinomio usando el lenguaje de las matrices de la siguiente forma: sea $X = \{x_0, x_1, \ldots, x_{n-1}\}$ y $f(x) = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k x^k$ un polinomio de grado menor que n, entonces para $0 \le i \le n-1$,

$$\begin{bmatrix} 1 & x_i & x_i^2 & \cdots & x_i^{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{k=0}^{n-1} a_k x_i^k \end{bmatrix} = [f(x_i)].$$

Podemos juntar las n ecuaciones anteriores en una matriz:

$$\begin{bmatrix} f(x_0) \\ f(x_1) \\ \vdots \\ f(x_{n-1}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^{n-1} \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^{n-1} \\ \vdots & & & & \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{bmatrix}.$$

Ejemplo. Ejemplificaremos el caso n = 4. Es decir, vamos a evaluar un polinomio $f(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + a_3x^3$, de grado menor igual a 3, en 4 puntos. Esto en el esquema tradicional conllevaría 12 multiplicaciones: multiplicar a_1 por x, a_2 por x^2 y a_3 por x^3 , variando x en 4 puntos. Veremos que con el método de la transformada rápida de Fourier podremos obtener la representación de f por valores con muchas menos multiplicaciones.

La idea de este cálculo es elegir estos 4 puntos de una manera especial de tal forma que nos permitirá, mediante algunos procedimientos, reducir el número de operaciones.

Lo primero que debemos hacer es considerar que el polinomio puede aplicarse a los números complejos y los 4 puntos que vamos a elegir no estarán sobre la recta real sino sobre la circunferencia de radio 1: 1, i, -1 y -i.

Ahora procedemos a escribir f como suma de una función par, digamos f_+ , y una impar, digamos f_- . Es decir:

$$f = f_{+} + f_{-}$$

con

$$f_+(x) = a_0 + a_2 x^2$$
 y $f_-(x) = a_1 + a_3 x^3$.

Si definimos

$$\overline{f}_+(x) = a_0 + a_2 x$$
, $y \overline{f}_-(x) = a_1 + a_3 x$,

obtenemos entonces que

$$f(x) = \overline{f}_{+}(x^{2}) + x\overline{f}_{-}(x^{2}).$$

Luego,

$$\begin{array}{llll} f(1) & = & \overline{f}_{+}(1) & + & \overline{f}_{-}(1), \\ f(i) & = & \overline{f}_{+}(-1) & + & i & \overline{f}_{-}(-1), \\ f(-1) & = & \overline{f}_{+}(1) & - & \overline{f}_{-}(1), \\ f(-i) & = & \overline{f}_{+}(-1) & - & i & \overline{f}_{-}(-1). \end{array} \tag{*}$$

Las funciones \bar{f}_+ y \bar{f}_- son de grado 1 y requieren solo una multiplicación para ser calculadas. Por (*), para calcular la representación por valores de f, solo debemos calcular $\bar{f}_\pm(\pm 1)$, es decir esto nos lleva 4 multiplicaciones. Finalmente, debemos calcular $i \cdot \bar{f}_-(-1)$ que es una multiplicación más.

Concluyendo: con 5 multiplicaciones, en vez de 12, pudimos calcular la representación de f por valores.

¿Como generalizamos el ejemplo anterior? Una de las claves del ejemplo anterior es que comenzamos trabajando en n = 4 valores y redujimos el cálculo a n/2 = 2 valores. Veamos como hacemos esto en general.

Sea f es una función, entonces se puede obtener como la suma de una función par y una función impar:

$$f(x) = \frac{f(x) + f(-x)}{2} + \frac{f(x) - f(-x)}{2},$$

luego si

$$f_+ := \frac{f(x) + f(-x)}{2}, \quad y \quad f_-(x) := \frac{f(x) - f(-x)}{2},$$

tenemos que $f = f_+ + f_-$ donde f_+ es una función par $(f_+(-x) = f_+(x), \forall x)$ y f_- es una función impar $(f_-(-x) = -f_-(x), \forall x)$.

En el caso que $f(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{n-1}x^{n-1}$ sea un polinomio tenemos:

$$f_+(x) = \alpha_0 + \alpha_2 x^2 + \alpha_4 x^4 + \dots + , \qquad f_-(x) = \alpha_1 x + \alpha_3 x^3 + \alpha_5 x^5 + \dots$$

Luego si definimos

$$\begin{split} \overline{f}_+(x) &= \alpha_0 + \alpha_2 x^1 + \alpha_4 x^2 + \dots = \sum_{i < n/2} \alpha_{2i} x^i \\ \overline{f}_-(x) &= \alpha_1 + \alpha_3 x^1 + \alpha_5 x^2 + \dots = \sum_{i < n/2} \alpha_{2i+1} x^i, \end{split}$$

obtenemos que

$$f(x) = \overline{f}_{+}(x^{2}) + x\overline{f}_{-}(x^{2}).$$

Ahora bien, hemos reducido el cálculo de f(x) de grado < n al cálculo de dos funciones de grado < n/2, pero no ganaremos nada si no elegimos cuidadosamente los valores de x, tal como lo hicimos en el ejemplo.

Definición C.2.1. Dado $n \in \mathbb{N}$, se llama *raíz* n-*ésima de la unidad* a cualquiera de los números complejos que satisfacen la ecuación

$$z^{n} = 1$$
.

Para cada n, las n diferentes raíces n-ésimas de la unidad son:

$$e^{2\pi i k/n}$$
 donde $k = 0, 1, 2, ..., n - 1$.

Denotemos $w_k = e^{2\pi i k/n}$, para k = 0, 1, 2, ..., n-1.

Observación C.2.2. Si n par, y w_k son las raíces n-ésimas de la unidad $(0 \le k < n)$, entonces

$$\{w_k^2: 0 \leqslant k < n/2\}$$

es el conjunto de las n/2-ésimas raíces de la unidad.

Sea n par, entonces para $0 \le k < n/2$ y observemos que

$$\begin{array}{ll} w_k^2 & = e^{\frac{4k\pi i}{n}} \\ w_{k+n/2}^2 & = e^{\frac{4(k+n/2)\pi i}{n}} = e^{\frac{4k\pi i}{n}} e^{2\pi i} = w_k^2. \end{array}$$

Por lo tanto, el cálculo de

$$f(w_k) = \overline{f}_+(w_k^2) + w_k \overline{f}_-(w_k^2), \quad \text{para } 0 \leqslant k < n,$$

se reduce a calcular

$$\overline{f}_+(w_k^2)$$
 y $\overline{f}_-(w_k^2)$, para $0 \leqslant k < n/2$,

y luego calcular $f(w_k)$ ($0 \le k < n$) a partir de esos valores. Más explícitamente:

$$\begin{array}{lll} f(w_{0}) & = & \overline{f}_{+}(w_{0}^{2}) + w_{k}\overline{f}_{-}(w_{0}^{2}), \\ f(w_{1}) & = & \overline{f}_{+}(w_{1}^{2}) + w_{k}\overline{f}_{-}(w_{1}^{2}), \\ & \vdots \\ f(w_{\frac{n}{2}-1}) & = & \overline{f}_{+}(w_{\frac{n}{2}-1}^{2}) + w_{\frac{n}{2}-1}\overline{f}_{-}(w_{\frac{n}{2}-1}^{2}), \\ f(w_{\frac{n}{2}}) & = & \overline{f}_{+}(w_{0}^{2}) + w_{\frac{n}{2}}\overline{f}_{-}(w_{0}^{2}), \\ f(w_{\frac{n}{2}+1}) & = & \overline{f}_{+}(w_{1}^{2}) + w_{\frac{n}{2}+1}\overline{f}_{-}(w_{1}^{2}), \\ & \vdots \\ f(w_{n-1}) & = & \overline{f}_{+}(w_{\frac{n}{2}-1}^{2}) + w_{n-1}\overline{f}_{-}(w_{\frac{n}{2}-1}^{2}). \end{array}$$

Observemos que la ecuación (**) es el caso general de la ecuación (*).

Por lo tanto, hemos reducido el cálculo de la representación de f por las raíces n-ésimas de la unidad al cálculo de la representación de \bar{f}_+ y \bar{f}_- por las raíces n/2-ésimas de la unidad.

Repitiendo el razonamiento que hicimos para f a \bar{f}_+ y \bar{f}_- podemos calcular la representación de f por valores en forma recursiva ($n = 2^m$ y observación C.2.2).

El ahorro de operaciones que se obtiene, como ya dijimos, al calcular de esta forma la representación de f por n valores se debe a que reducimos ese cálculo al cálculo de la representación de dos funciones por n/2 valores. Se puede probar entonces que el cálculo de la representación de f por n valores conlleva alrededor $n \log_2(n)$ operaciones.

El algoritmo es sencillo de programar. La siguiente sería una implementación en Python, con algo de pseudocódigo. .

Transformada rápida de Fourier

C.3 LA ANTITRANSFORMADA DE FOURIER

Hay muchas formas de reconstruir un polinomio de grado k a partir de k+1 valores que toma y una de las más conocidas es el *método de interpolación de Lagrange*. En forma precisa, no es demasiado complicado probar que

$$f(x) = \sum_{i=0}^{k} y_i l_i(x),$$

donde los $l_i(x)$ son los llamados polinomios de Lagrange:

$$l_i(x) = \prod_{j=0, j\neq i}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j}.$$

El método de interpolación de Lagrange es interesante por lo sencillo de su implementación, sin embargo, nosotros veremos ahora otro forma de reconstruir el polinomio original basada en la elección adecuada de los x_i y multiplicación de matrices.

D

En el apéndice se harán las demostraciones de los resultados correspondientes a la sección de determinantes (sección ??).

D.1 DETERMINANTES

Lo primero que veremos será la demostración del teorema ??. Los tres resultados de ese teorema los demostraremos en forma separada: serán los teoremas D.1.1, D.1.3 y D.1.4.

Teorema D.1.1. Sea $A \in M_n(\mathbb{K})$ y sea $c \in \mathbb{K}$ y B la matriz que se obtiene de A multiplicando la fila r por c, es decir $A \xrightarrow{cF_r} B$, entonces $\det B = c \det A$.

Demostración. Si multiplicamos la fila r por c obtenemos

$$B = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ ca_{r1} & ca_{r2} & \cdots & ca_{rn} \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}.$$

Observemos que al hacer el desarrollo por la primera columna obtenemos

$$|B| = \sum_{i=1}^{r-1} a_{i1} C_{1i}^B + c a_{r1} C_{r1}^B + \sum_{i=r+1}^{n} a_{i1} C_{1i}^B.$$

Ahora bien, si $i \neq r$, la matriz B(i|1) es la matriz A(i|1) con una fila multiplicada por c, luego |B(i|1)| = c|A(i|1)| y, en consecuencia $C_{i1}^B = c C_{i1}^A$. Además, B(r|1) = A(r|1), luego $C_{r1}^B = C_{r1}^A$. Por lo tanto, reemplazando en la ecuación anterior C_{i1}^B por c C_{i1}^A si $i \neq r$ y C_{r1}^B por C_{r1}^A , obtenemos

$$|B| = \sum_{i=1}^{r-1} \alpha_{i1} c C_{1i}^A + c \alpha_{r1} C_{r1}^A + \sum_{i=r+1}^{n} \alpha_{i1} c C_{1i}^A = c|A|.$$

Lema D.1.2. *Sean* A, B, C *matrices* $n \times n$ *tal que*

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{r1} & b_{r2} & \cdots & b_{rn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

29

y

$$C = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{r1} + b_{r1} & a_{r2} + b_{r2} & \cdots & a_{rn} + b_{rn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}.$$

Es decir B es igual a A pero con la fila r cambiada y C es como A y B excepto en la fila r donde cada coeficiente el la suma del de A y B correspondiente. Entonces det(C) = det(A) + det(B).

Demostración. Se hará por inducción en n. Para n = 1, del resultado se reduce a probar que det[a + b] = det[a] + det[b], lo cual es trivial, pues el determinante en matrices 1×1 es la identidad.

Primero consideremos el caso r = 1. En este caso tenemos que A(1|1) = B(1|1) = C(1|1), pues en la única fila que difieren las matrices es en la primera. Además, si i > 1, A(i|1), B(i|1) y C(i|1) son iguales, excepto que difieren en la primera fila donde los coeficientes de C(i|1) son la suma de los de A(i|1) y B(i|1), entonces, por hipótesis inductiva, det $C(i|1) = \det A(i|1) + \det B(i|1)$. Concluyendo, tenemos que

$$\begin{split} \det A(1|1) &= \det B(1|1) = \det C(1|1), \\ \det C(i|1) &= \det A(i|1) + \det B(i|1), \qquad i > 1 \end{split}$$

lo cual implica que

$$C_{11}^{C} = C_{11}^{A} = C_{11}^{B},$$
 $C_{i1}^{C} = C_{i1}^{A} + C_{i1}^{B}, \quad i > 1$

Luego

$$\begin{split} \det C &= (a_{11} + b_{11})C_{11}^C + \sum_{i=2}^n \alpha_{i1}C_{i1}^C \\ &= a_{11}C_{11}^C + b_{11}C_{11}^C + \sum_{i=2}^n \alpha_{i1}(C_{i1}^A + C_{i1}^B) \\ &= a_{11}C_{11}^A + b_{11}C_{11}^B + \sum_{i=2}^n \alpha_{i1}(C_{i1}^A + C_{i1}^B) \\ &= a_{11}C_{11}^A + \sum_{i=2}^n \alpha_{i1}C_{i1}^A + b_{11}C_{11}^B + \sum_{i=2}^n \alpha_{i1}C_{i1}^B \\ &= \det A + \det B. \end{split}$$

El caso r > 1 se demuestra de manera similar o, si se prefiere, puede usarse el teorema D.1.4, observando que la permutación entre la fila 1 y la fila r cambia el signo del determinante.

Teorema D.1.3. Sea $A \in M_n(\mathbb{K})$. Sea $c \in \mathbb{K}$ y B la matriz que se obtiene de A sumando a la fila r la fila s multiplicada por c, es decir $A \xrightarrow{F_r + cF_s} B$, entonces $\det B = \det A$.

Demostración. A y B difieren solo en la fila r, donde los coeficientes de B son los los de A más c por los de la fila s. Luego si

$$A = \begin{bmatrix} F_1 \\ \vdots \\ F_s \\ \vdots \\ F_r \\ \vdots \\ F_n \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} F_1 \\ \vdots \\ F_s \\ \vdots \\ F_r + cF_s \\ \vdots \\ F_n \end{bmatrix}, \quad A' = \begin{bmatrix} F_1 \\ \vdots \\ F_s \\ \vdots \\ cF_s \\ \vdots \\ F_n \end{bmatrix},$$

el lema anterior nos dice que

$$\det B = \det A + \det A'. \tag{D.1.1}$$

Ahora bien, por teorema D.1.1,

$$\det A' = c \begin{vmatrix} F_1 \\ \vdots \\ F_s \\ \vdots \\ F_n \end{vmatrix},$$

y este último determinante es cero, debido a que la matriz tiene dos filas iguales. Luego, det $B = \det A$.

Teorema D.1.4. Sea $A \in M_n(\mathbb{K})$ y sean $1 \leqslant r, s \leqslant n$. Sea B la matriz que se obtiene de A permutando la fila r con la fila s, es decir $A \xrightarrow{F_r \leftrightarrow F_s} B$, entonces $\det B = -\det A$.

Demostración. Primero probaremos el teorema bajo el supuesto de que la fila 1 es permutada con la fila k, para k > 1. Esto será suficiente para probar el teorema, puesto que intercambiar las filas k y k_0 es equivalente a realizar tres permutaciones de filas: primero intercambiamos las filas 1 y k, luego las filas 1 y k_0 , y finalmente intercambiando las filas 1 y k. Cada permutación cambia el signo del determinante y al ser tres permutaciones, el intercambio de la fila k con la fila k_0 cambia el signo.

La prueba es por inducción en n. El caso base n = 1 es completamente trivial. (O, si lo prefiere, puede tomar n = 2 como el caso base, y el teorema

es fácilmente probado usando la fórmula para el determinante de una matriz 2×2). Las definiciones de los determinantes de A y B son:

$$det(A) = \sum_{i=1}^n \alpha_{i1} C_{i1}^A \quad y \quad det(B) = \sum_{i=1}^n b_{i1} C_{i1}^B.$$

Supongamos primero que $i \neq 1$, k. En este caso, está claro que A(i|1) y B(i|1) son iguales, excepto que dos filas se intercambian. Por lo tanto, por hipótesis inductiva $C_{i1}^A = -C_{i1}^B$. Ya que también $a_{i1} = b_{i1}$, tenemos entonces que

$$a_{i1}C_{i1}^A=-b_{i1}C_{i1}^B, \quad \text{para } i\neq 1, k. \tag{D.1.2} \label{eq:definition}$$

Queda por considerar los términos i = 1 y i = k. Nosotros afirmamos que

$$-a_{k1}C_{k1}^A = b_{11}C_{11}^B \quad y \quad -a_{11}C_{11}^A = b_{k1}C_{k1}^B.$$
 (D.1.3)

Si probamos esto, entonces

$$\begin{split} \det(A) &= \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i1} C_{i1}^{A} \\ &= \alpha_{11} C_{11}^{A} + \sum_{i=2}^{k-1} \alpha_{i1} C_{i1}^{A} + \alpha_{k1} C_{k1}^{A} + \sum_{i=k+1}^{n} \alpha_{i1} C_{i1}^{A} & \text{(D.1.2) y (D.1.3)} \\ &= -b_{k1} C_{k1}^{B} - \sum_{i=2}^{k-1} b_{i1} C_{i1}^{B} - b_{11} C_{11}^{B} - \sum_{i=k+1}^{n} b_{i1} C_{i1}^{B} \\ &= -\sum_{i=1}^{n} b_{i1} C_{i1}^{B} = -\det(B). \end{split}$$

Luego el teorema está probado. Por lo tanto debemos probar (D.1.3). Por simetría, basta probar la primera identidad de (D.1.3), es decir que $a_{k1}C_{k1}^A = -b_{11}C_{11}^B$.

Para esto, primero debemos observar que $a_{k1} = b_{11}$, por lo tanto sólo hace falta probar que $-C_{k1}^A = C_{11}^B$. En segundo lugar, debemos tener en cuenta que B(1|1) se obtiene de A(k|1) reordenando las filas $1,2,\ldots,k-1$ de A(k|1) en el orden $2,3,\ldots,k-1$, 1. Este reordenamiento puede hacerse permutando la fila 1 con la fila 2, luego permutando esa fila con la fila 3, etc., terminando con una permutación con la fila k-1. Esto es un total de k-2 permutaciones de fila. Así que, por hipótesis inductiva,

$$det(B(1|1)) = (-1)^{k-2} det(A(k|1)) = (-1)^k det(A(k|1))$$
$$= -(-1)^{k+1} det(A(k|1)),$$

es decir $C_{11}^B = -C_{k1}^A$. Esto completa la demostración del teorema.

Observación. Del resultado anterior se deduce fácilmente que si una matriz tiene dos filas iguales entonces su determinante es o. Esto se debe a que, intercambiando las dos filas iguales obtenemos la misma matriz, pero calculando el determinante con el teorema anterior vemos que cambia de signo y el único número en K que es igual a su opuesto es el o.

Corolario D.1.5. Consideremos matrices elementales en $\mathbb{K}^{n \times n}$.

- (1) Sea E la matriz elemental que se obtiene multiplicando por $c \neq 0$ la matriz Id_n . Entonces det(E) = c.
- (2) Sea E la matriz elemental que se obtiene a partir de Id_n sumando c veces F_r a F_s ($r \neq s$). Entonces det(E) = 1.
- (3) Sea E la matriz elemental que se obtiene a partir de Id_n de permutando la F_r con F_s ($r \neq s$). Entonces det(E) = -1.

Demostración. Se demuestra trivialmente considerando que en todos los casos $E = e(Id_n)$ donde e es una operación elemental por fila, considerando que $det(Id_n) = 1$ y aplicando los teoremas D.1.1, D.1.3 y D.1.4, según corresponda.

A continuación veremos que el determinante del producto de matrices es el producto de los determinantes de las matrices.

Teorema D.1.6. Sea $A \in M_n(\mathbb{K})$ y E una matriz elemental $n \times n$. Entonces

$$det(EA) = det E det A. (D.1.4)$$

Demostración. En todos los casos EA = e(A) donde e es una operación elemental por fila (teorema ??).

(1) Si c \neq 0, y E es la matriz elemental que se obtiene de multiplicar por c la fila r de Id_n , luego

$$\det(\mathsf{E}\mathsf{A}) = \det(e(\mathsf{A})) \overset{\mathsf{Teor.\ D.1.1}}{=} c \cdot \det(\mathsf{A}) \overset{\mathsf{Cor.\ D.1.5.(1)}}{=} \det(\mathsf{E}) \det(\mathsf{A}).$$

- (2) Si E es la matriz elemental que se obtiene de sumar a la fila r de Id_n la fila s multiplicada por c, entonces det E = 1. Por otro lado det(EA) = det(A), por lo tanto det(EA) = det(E) det(A).
- (3) Finalmente, si E es la matriz elemental que se obtiene de intercambiar la fila r por la fila s de Id_n , entonces det E = -1. Por otro lado det(EA) = -det(A), por lo tanto det(EA) = det(E) det(A).

Corolario D.1.7. Sea $A \in M_n(\mathbb{K})$ $y E_1, \ldots, E_k$ matrices elementales $n \times n$. Entonces

$$\det(\mathsf{E}_k\mathsf{E}_{k-1}\dots\mathsf{E}_1\mathsf{A}) = \det(\mathsf{E}_k)\det(\mathsf{E}_{k-1})\dots\det(\mathsf{E}_1)\det(\mathsf{A}).$$

Demostración. Por la aplicación reiterada del teorema D.1.6 tenemos,

$$\begin{split} \det(\mathsf{E}_k \mathsf{E}_{k-1} \dots \mathsf{E}_1 A) &= \det(\mathsf{E}_k) \det(\mathsf{E}_{k-1} \dots \mathsf{E}_1 A) \\ &= \det(\mathsf{E}_k) \det(\mathsf{E}_{k-1}) \det(\mathsf{E}_{k-2} \dots \mathsf{E}_1 A) \\ &\vdots \\ &= \det(\mathsf{E}_k) \det(\mathsf{E}_{k-1}) \det(\mathsf{E}_{k-2}) \dots \det(\mathsf{E}_1) \det(A). \end{split}$$

Teorema D.1.8. $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ *es invertible si y solo si* $det(A) \neq 0$.

Demostración. (\Rightarrow) A invertible, luego por el teorema **??**, A es producto de matrices elementales, es decir $A = E_1 E_2 \cdots E_k$ donde E_1, E_2, \dots, E_k son matrices elementales.

Por el corolario anterior, $det(A) = det(E_1) det(E_2) \dots det(E_k)$. Como el determinante de matrices elementales es distinto de cero,

$$det(A) = det(E_1) det(E_2) \dots det(E_k) \neq 0.$$

(\Leftarrow) Sean E_1, E_2, \dots, E_k matrices elementales tales que $R = E_1 E_2 \dots E_k A$ y R es MERF. Luego,

$$det(R) = det(E_1) det(E_2) \cdots det(E_k) det(A).$$

Como los determinantes de matrices elementales son no nulos

$$\frac{det(R)}{det(E_1)\,det(E_2)\cdots det(E_k)}=det(A). \tag{*}$$

Supongamos que R no es la identidad. Entonces, por el corolario $\ref{eq:R}$, $\det(R) = 0$, por lo tanto, $\det(A) = 0$, lo cual contradice la hipótesis y llegamos a un absurdo.

Esto implica que $R = Id_n$ y en consecuencia A es equivalente por filas a Id_n y por lo tanto invertible.

Teorema D.1.9. *Sean* A, $B \in M_n(\mathbb{K})$, *entonces*

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

Demostración. Separemos la prueba en dos casos A es invertible y A no es invertible.

A *invertible*. Entonces $A = E_1 \cdots E_k$ producto de matrices elementales. Por lo tanto $AB = E_1 \cdots E_k B$, luego por el corolario D.1.7 $det(AB) = det(E_1) \cdots det(E_k) det(B) = det(A) det(B)$.

A no invertible. Entonces A es equivalente por filas a una MERF R con la última fila nula. Es decir $R = E_1 \cdots E_k A$ y R tiene la última fila nula, por lo tanto $A = E_k^{-1} E_{k-1}^{-1} \dots E_1^{-1} R$.

Como R tiene la última fila nula, no es difícil ver que RB tiene tiene también la última fila nula y por lo tanto det(RB) = 0. Luego

$$det(AB) = det(E_k^{-1}) \dots det(E_1^{-1}) det(RB) = 0.$$

Como det(A) = 0, tenemos también qure

$$det(A) det(B) = 0.$$

Haremos ahora la demostración del teorema ??.

Teorema D.1.10. Sea E matriz elemental, entonces E^t es matriz elemental del mismo tipo y $det(E) = det(E^t)$.

Demostración. Si $c \neq 0$ y E es la matriz elemental que se obtiene de multiplicar por c la fila r de Id_n , es claro que $E^t = E$ y por lo tanto $det(E) = det(E^t)$.

Si E es la matriz elemental que se obtiene de sumar a la fila r de Id_n la fila s multiplicada por $c \in \mathbb{K}$, entonces E^t es la matriz elemental que se obtiene de sumar a la fila s de Id_n la fila r multiplicada por c. Luego, $det(E) = det(E^t) = 1$.

Finalmente, si E es la matriz elemental que se obtiene de intercambiar la fila r por la fila s de Id_n , entonces $E^t = E$ y por lo tanto $det(E) = det(E^t)$. \square

Teorema D.1.11. *Sea* $A \in M_n(\mathbb{K})$, *entonces* $det(A) = det(A^t)$

Demostración. Si A es invertible, entonces $A = E_k E_{k-1} \dots E_1$ con E_i elemental, por lo tanto $det(A) = det(E_k) det(E_{k-1}) \dots det(E_1)$. Luego,

$$\begin{split} det(A^t) &= det(E_1^t \dots E_k^t) = det(E_1^t) \dots det(E_k^t) = det(E_1) \dots det(E_k) \\ &= det(A). \end{split}$$

Si A no es invertible, entonces A^t no es invertible y en ese caso $det(A) = det(A^t) = 0$.

Finalmente, demostremos el teorema ??.

Teorema D.1.12. El determinante de una matriz A de orden $n \times n$ puede ser calculado por la expansión de los cofactores en cualquier columna o cualquier fila. Más específicamente,

(1) si usamos la expansión por la j-ésima columna, $1 \le j \le n$, tenemos

$$\begin{split} \det A &= \sum_{i=1}^n \alpha_{ij} C_{ij} \\ &= \alpha_{1j} C_{1j} + \alpha_{2j} C_{2j} + \dots + \alpha_{nj} C_{nj}. \end{split}$$

(2) si usamos la expansión por la i-ésima fila, $1 \leqslant i \leqslant n$, tenemos

$$\det A = \sum_{j=1}^{n} a_{ij} C_{ij}$$

$$= a_{i1} C_{i1} + a_{i2} C_{i2} + \dots + a_{in} C_{in};$$

Demostración. (1) Primero hagamos la demostración para j = 2, es decir para el desarrollo por la segunda columna. Escribamos A en función de sus columnas, es decir

$$A = \begin{bmatrix} C_1 & C_2 & C_3 & \cdots & C_n \end{bmatrix},$$

donde C_k es la columna k de A. Sea $B = [b_{ij}]$ la matriz definida por

$$B = \begin{bmatrix} C_2 & C_1 & C_3 & \cdots & C_n \end{bmatrix}.$$

Entonces, det(B) = -det(A). Por otro lado, por la definición de determinante,

$$det(B) = \sum_{i=1}^{n} b_{i1}C_{i1}^{B}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} b_{i1}(-1)^{i+1}B(i|1)$$

$$= \sum_{i=1}^{n} a_{i2}(-1)^{i+1}B(i|1).$$

Ahora bien, es claro que B(i|1) = A(i|2), por lo tanto

$$det(B) = \sum_{i=1}^n \alpha_{i2} (-1)^{i+1} A(i|2) = -\sum_{i=1}^n \alpha_{i2} C_{i2}.$$

Es decir, $det(A) = -det(B) = \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i2}C_{i2}$.

El caso j > 2 se demuestra de forma similar: si B es la matriz

$$B = \begin{bmatrix} C_i & C_1 & C_2 & \cdots & C_{i-1} & C_{i+1} & \cdots & C_n \end{bmatrix}.$$

entonces $det(B) = (-1)^{j-1} det(A)$, pues son necesarios j-1 permutaciones para recuperar la matriz A (es decir, llevar la columna j a su lugar). Como B(i|1) = A(i|j), desarrollando por la primera columna el determinante de B obtenemos el resultado.

(2) Observemos primero que $A^t(j|i) = A(i|j)^t$, por lo tanto, si calculamos $det(A^t)$ por desarrollo por columna i, obtenemos

$$\begin{split} \det A &= \det(A^t) = \sum_{j=1}^n \left[A^t \right]_{ji} (-1)^{i+j} \det(A^t(j|i)) \\ &= \sum_{j=1}^n \alpha_{ij} (-1)^{i+j} \det(A(i|j)^t) \\ &= \sum_{j=1}^n \alpha_{ij} (-1)^{i+j} \det(A(i|j)). \end{split}$$

D.2 REGLA DE CRAMER

Veremos ahora que la inversa de una matriz invertible se puede escribir en términos de determinantes de algunas matrices relacionadas y esto, junto a otros resultados, nos permitirá resolver ecuaciones lineales con n-variables y n-incógnitas cuya matriz asociada es invertible.

Teorema D.2.1. *Sea* A matriz $n \times n$, entonces

$$\begin{bmatrix} C_{1i} & C_{2i} & \cdots & C_{ni} \end{bmatrix} A = \begin{bmatrix} 0 & \cdots & 0 & \det A & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}.$$

Es decir, la matriz fila formada por los cofactores correspondientes a la columna i multiplicada por la matriz A es igual a la matriz fila con valor det A en la posición i y o en las otras posiciones.

Demostración. Si C_j denota la matriz formada por la columna j de A debemos probar que

$$\begin{bmatrix} C_{1i} & C_{2i} & \cdots & C_{ni} \end{bmatrix} C_j = \sum_{k=1}^n a_{kj} C_{ki} = \begin{cases} \det(A) & \text{si } j = i \\ 0 & \text{si } j \neq i. \end{cases}$$

Ahora bien,

$$\begin{bmatrix} C_{1i} & C_{2i} & \cdots & C_{ni} \end{bmatrix} C_i = \sum_{j=1}^n C_{ji} a_{ji},$$

y esto último no es más que el cálculo del determinante por desarrollo de la columna i, es decir, es igual a det(A).

Para ver el caso $i \neq j$, primero observemos que si

$$B = \begin{bmatrix} C_1 & C_2 & \cdots & C_j & \cdots & C_j & \cdots & C_{n-1} & C_n \end{bmatrix},$$

$$\uparrow i \qquad \uparrow j$$

es decir, B es la matriz A donde reemplazamos la columna i por la columna j, entonces como B tiene dos columnas iguales, det(B) = 0. Por lo tanto, si calculamos el determinante de B por el desarrollo en la columna i, obtenemos

$$0 = \det(B) = \sum_{k=1}^{n} \alpha_{kj} C_{ki}.$$
 (D.2.1)

Por otro lado,

$$\begin{bmatrix} C_{1i} & C_{2i} & \cdots & C_{ni} \end{bmatrix} C_j = \sum_{k=1}^n C_{ki} a_{kj},$$

luego, por la ecuación (D.2.1) tenemos que

$$\begin{bmatrix} C_{1i} & C_{2i} & \cdots & C_{ni} \end{bmatrix} C_{j} = 0$$

si $i \neq j$.

Definición D.2.2. Sea A matriz $n \times n$, la *matriz de cofactores* es la matriz cuyo coeficiente ij vale C_{ij} . La matriz de cofactores de A se denota cof(A). La *matriz adjunta de A* es $adj(A) = cof(A)^t$.

Teorema D.2.3. *Sea* A matriz $n \times n$, entonces

$$adj(A) \cdot A = det(A) Id_n$$
.

Demostración. Observar que la fila i de adj(A) es $\begin{bmatrix} C_{1i} & C_{2i} & \cdots & C_{ni} \end{bmatrix}$. Por lo tanto, la fila i de $adj(A) \cdot A$ es

$$\begin{bmatrix} C_{1i} & C_{2i} & \cdots & C_{ni} \end{bmatrix} A,$$

que por el teorema D.2.1 es una matriz fila con el valor det A en la posición i y todos los demás coeficientes iguales a o. Luego

$$\begin{aligned} adj(A)\cdot A &= \begin{bmatrix} C_{11} & C_{21} & \cdots & C_{n1} \\ C_{12} & C_{22} & \cdots & C_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ C_{1n} & C_{2n} & \cdots & C_{nn} \end{bmatrix} \cdot A \\ &= \begin{bmatrix} \det A & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \det A & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \det A \end{bmatrix} \\ &= \det(A)\operatorname{Id}_n \end{aligned}$$

Corolario D.2.4. Si A es invertible, entonces

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A} \operatorname{adj} A.$$

Demostración.

$$\frac{1}{\det A}\operatorname{adj} A\cdot A = \frac{1}{\det A}\det A\operatorname{Id}_n = \operatorname{Id}_n.$$

Teorema D.2.5 (Regla de Cramer). Sea AX = Y un sistema de ecuaciones tal que $A \in M_n(\mathbb{K})$ es invertible. Entonces, el sistema tiene una única solución (x_1, \ldots, x_n) con

$$x_j = \frac{\det A_j}{\det A}, \quad j = 1, \dots, n,$$

donde A_j es la matriz $n \times n$ que se obtiene de A remplazando la columna j de A por Y.

Demostración. Haremos la demostración para matrices 3×3 . La demostración en el caso general es completamente análoga.

Como A es invertible, existe A^{-1} y multiplicamos la ecuación a izquierda por A^{-1} y obtenemos que $A^{-1}AX = A^{-1}Y$, es decir $X = A^{-1}Y$ y esta es la única solución. Luego

$$A^{-1}Y = \frac{1}{\det A} \begin{bmatrix} C_{11} & C_{21} & C_{31} \\ C_{12} & C_{22} & C_{32} \\ C_{13} & C_{23} & C_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix}$$

$$= \frac{1}{\det A} \begin{bmatrix} y_1C_{11} + y_2C_{21} + y_3C_{31} \\ y_1C_{12} + y_2C_{22} + y_3C_{32} \\ y_1C_{13} + y_2C_{23} + y_3C_{33} \end{bmatrix}$$
(*)

Ahora bien, $y_1C_{11} + y_2C_{21} + y_3C_{31}$ es el cálculo de determinante por desarrollo de la primera columna de la matriz

$$\begin{bmatrix} y_1 & a_{12} & a_{13} \\ y_2 & a_{22} & a_{23} \\ y_1 & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix},$$

y, de forma análoga, el segundo y tercer coeficiente de la matriz (*) son el determinante de las matrices 3×3 que se obtienen de A remplazando la columna 2 y 3, respectivamente, de A por Y. Es decir

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = A^{-1}Y = \frac{1}{\det A} \begin{bmatrix} \det A_1 \\ \det A_2 \\ \det A_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\det A_1}{\det A} \\ \frac{\det A_2}{\det A} \\ \frac{\det A_3}{\det A} \end{bmatrix},$$

luego
$$x_j = \frac{\det A_j}{\det A}$$
 para $j = 1, 2, 3$.

Ejemplo. Resolvamos usando la regla de Cramer el siguiente sistema:

$$x_1 + x_2 - x_3 = 6$$
$$3x_1 - 2x_2 + x_3 = -5$$
$$x_1 + 3x_2 - 2x_3 = 14.$$

La matriz asociada al sistema es

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 3 & -2 & 1 \\ 1 & 3 & -2 \end{bmatrix}.$$

Luego

$$A_1 = \begin{bmatrix} 6 & 1 & -1 \\ -5 & -2 & 1 \\ 14 & 3 & -2 \end{bmatrix}, \quad A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 6 & -1 \\ 3 & -5 & 1 \\ 1 & 14 & -2 \end{bmatrix}, \quad A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 6 \\ 3 & -2 & -5 \\ 1 & 3 & 14 \end{bmatrix},$$

y $\det A = -3$, $\det A_1 = -3$, $\det A_2 = -9$, $\det A_3 = 6$.

Por lo tanto,

$$x_1 = \frac{\det A_1}{\det A} = \frac{-3}{-3} = 1$$

$$x_2 = \frac{\det A_2}{\det A} = \frac{-9}{-3} = 3$$

$$x_3 = \frac{\det A_3}{\det A} = \frac{6}{-3} = -2.$$

Observación. La regla de Cramer implementada de una manera ingenua es ineficiente computacionalmente para sistemas de más de dos o tres ecuaciones. En el caso de n ecuaciones con n incógnitas, requiere el cálculo de n+1 determinantes, mientras que el método de eliminación de Gauss o eliminación gaussiana produce el resultado con la misma complejidad computacional que el cálculo de un solo determinante. Sin embargo, recientemente se ha demostrado que la regla de Cramer se puede implementar en el tiempo $O(n^3)$, que es comparable a los métodos más utilizados para la obtención de soluciones de sistemas de ecuaciones lineales, como ser la eliminación gaussiana (ver https://en.wikipedia.org/wiki/Cramer's_rule y https://es.wikipedia.org/wiki/Eficiencia_Algorítmica).

Sin embargo, la regla de Cramer tiene propiedades numéricas muy pobres, por lo que no es adecuada para resolver incluso sistemas pequeños de forma fiable, a menos que las operaciones se realicen en aritmética racional con precisión ilimitada.

Parte IV

ÍNDICE

ÍNDICE ALFABÉTICO

```
cuerpo, 9 de cofactores, 38

forma polar, 14 notación exponencial, 15
fórmula de Euler, 16 números complejos, 11

identidad de Euler, 16 polinomio, 17

matriz regla de Cramer, 39
```