

UNIVERSITÀ DI PISA

Dipartimento di Informatica

Corso di Laurea in Informatica

Algebra Lineare

Dispense del Corso

Docente: Prof. Patrizio Frosini

Autore: Diego Stefanini

Per contribuire: <https://github.com/DiegoStefanini/unipi/algebra>

Anno Accademico 2025/2026

Ultima revisione: 03/02/2026

Prefazione

Queste dispense raccolgono i principali argomenti del corso di Algebra Lineare, presentati in modo rigoroso ma accessibile. Il testo è strutturato per capitoli tematici, ciascuno dei quali sviluppa gli argomenti in modo progressivo.

Struttura del testo:

- Le **definizioni** introducono i concetti fondamentali
- I **teoremi** enunciano i risultati principali
- Le **dimostrazioni** sviluppano il ragionamento formale
- Gli **esempi** illustrano i concetti con casi concreti
- Le **note** forniscono chiarimenti e osservazioni utili

Si consiglia di procedere in ordine, assicurandosi di aver compreso le definizioni prima di affrontare i teoremi e le relative dimostrazioni.

Indice

1. Matrici e Sistemi Lineari	2
1.1. Matrici	2
1.2. Operazioni tra Matrici	2
1.3. Proprietà delle Operazioni Matriciali	4
1.4. Matrice Trasposta	5
1.5. Numeri Complessi	5
1.6. Sistemi Lineari	6
1.7. Operazioni Elementari sulle Righe	8
1.8. Forma Ridotta per Righe	8
1.9. Algoritmo di Gauss	9
1.10. Forma Completamente Ridotta	10
1.11. Rango di una Matrice	12
1.12. Risoluzione di Sistemi Lineari	13
1.13. Teorema di Rouché-Capelli	15
1.14. Matrice Inversa	16

CAPITOLO 1

Matrici e Sistemi Lineari

L'algebra lineare si occupa dello studio di strutture algebriche fondamentali — spazi vettoriali, trasformazioni lineari, matrici — e delle loro applicazioni. Il problema centrale che guida l'intera trattazione è la **risoluzione dei sistemi lineari**: gran parte della teoria che svilupperemo nasce dalla necessità di comprendere quando un sistema ha soluzioni, quante ne ha, e come calcolarle in modo sistematico.

In questo capitolo introduciamo gli strumenti essenziali: le matrici come oggetti algebrici, le operazioni che si possono compiere su di esse, e il metodo di eliminazione di Gauss che permette di risolvere qualsiasi sistema lineare. Lungo il percorso, incontreremo concetti chiave come il rango, la matrice inversa e il teorema di Rouché-Capelli, che fornisce il criterio definitivo per l'esistenza delle soluzioni.

1.1. Matrici

Definizione 1.1.1 (Matrice).

Una **matrice** A di dimensione $m \times n$ a coefficienti in un campo \mathbb{K} è una tabella rettangolare di $m \cdot n$ elementi disposti su m righe e n colonne:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \in M_{m \times n}(\mathbb{K}) \quad (1)$$

L'elemento a_{ij} si trova nella riga i e nella colonna j . Si scrive anche $A(i, j) = a_{ij}$.

L'insieme di tutte le matrici $m \times n$ a coefficienti in \mathbb{K} si denota con $M_{m \times n}(\mathbb{K})$. Quando $m = n$, la matrice si dice **quadrata** di ordine n .

1.2. Operazioni tra Matrici

Le matrici non sono soltanto tabelle di numeri: su di esse si definiscono operazioni algebriche che le rendono oggetti con una struttura ricca. Introduciamo le tre operazioni fondamentali.

Definizione 1.2.1 (Somma di Matrici).

Date due matrici $A = (a_{ij})$ e $B = (b_{ij})$ di dimensione $m \times n$, la **somma** $A + B$ è la matrice di dimensione $m \times n$ definita da:

$$(A + B)_{ij} = a_{ij} + b_{ij} \quad (2)$$

Nota. La somma è definita solo per matrici delle **stesse dimensioni**: non ha senso sommare una matrice 2×3 con una 3×2 .

Definizione 1.2.2 (Prodotto per uno Scalare).

Data una matrice $A \in M_{m \times n}(\mathbb{K})$ e uno scalare $\lambda \in \mathbb{K}$, il **prodotto scalare** λA è la matrice definita da:

$$(\lambda A)_{ij} = \lambda \cdot a_{ij} \quad (3)$$

Esempio 1.2.3.

$$2 \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \quad (4)$$

Definizione 1.2.4 (Prodotto Matriciale).

Date $A \in M_{m \times k}(\mathbb{K})$ e $B \in M_{k \times n}(\mathbb{K})$, il **prodotto** $C = AB$ è la matrice $C \in M_{m \times n}(\mathbb{K})$ definita da:

$$c_{ij} = \sum_{l=1}^k a_{il} \cdot b_{lj} \quad (5)$$

In altre parole, l'elemento in posizione (i, j) del prodotto si ottiene come **prodotto scalare** della riga i -esima di A per la colonna j -esima di B .

Attenzione: Il prodotto AB è definito solo quando il numero di **colonne** di A è uguale al numero di **righe** di B .

Esempio 1.2.5.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 3 & 0 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}_{3 \times 2} \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 4 \\ 1 & 0 & 7 \end{pmatrix}_{2 \times 3} \quad (6)$$

$$AB = \begin{pmatrix} 1 \cdot 0 + 4 \cdot 1 & 1 \cdot 3 + 4 \cdot 0 & 1 \cdot 4 + 4 \cdot 7 \\ 3 \cdot 0 + 0 \cdot 1 & 3 \cdot 3 + 0 \cdot 0 & 3 \cdot 4 + 0 \cdot 7 \\ 1 \cdot 0 + 2 \cdot 1 & 1 \cdot 3 + 2 \cdot 0 & 1 \cdot 4 + 2 \cdot 7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 3 & 32 \\ 0 & 9 & 12 \\ 2 & 3 & 18 \end{pmatrix}_{3 \times 3} \quad (7)$$

1.3. Proprietà delle Operazioni Matriciali

Le operazioni matriciali soddisfano molte delle proprietà algebriche familiari, con una differenza cruciale: il prodotto **non è commutativo**.

Date matrici $A, B \in M_{m \times k}(\mathbb{K})$ e $C, D \in M_{k \times n}(\mathbb{K})$, valgono le seguenti proprietà:

- **Distributiva:** $(A + B)(C + D) = AC + AD + BC + BD$
- **Distributiva a sinistra:** $A(B + C) = AB + AC$
- **Associatività del prodotto:** $(AB)C = A(BC)$
- **Associatività scalare:** $(\lambda\mu)A = \lambda(\mu A)$
- **Distributiva scalare:** $\lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B$

Attenzione: Il prodotto tra matrici **non è commutativo**: in generale $AB \neq BA$.

Di conseguenza, $(A + B)^2 = A^2 + AB + BA + B^2 \neq A^2 + 2AB + B^2$.

Esempio 1.3.1.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} -3 & 4 \\ 5 & 2 \end{pmatrix} \quad (8)$$

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & 6 \\ 9 & 14 \end{pmatrix} \quad BA = \begin{pmatrix} 5 & 9 \\ 9 & 11 \end{pmatrix} \quad (9)$$

Si verifica immediatamente che $AB \neq BA$.

Definizione 1.3.2 (Matrice Identità).

La **matrice identità** $I_n \in M_{n \times n}(\mathbb{K})$ è la matrice quadrata con 1 sulla diagonale principale e 0 altrove:

$$I_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \quad (10)$$

La matrice identità è l'**elemento neutro** del prodotto: per ogni $A \in M_{m \times n}(\mathbb{K})$,

$$I_m \cdot A = A = A \cdot I_n \quad (11)$$

1.4. Matrice Trasposta**Definizione 1.4.1 (Matrice Trasposta).**

Data una matrice $A = (a_{ij}) \in M_{m \times n}(\mathbb{K})$, la sua **trasposta** ${}^tA \in M_{n \times m}(\mathbb{K})$ è la matrice definita da:

$$({}^tA)_{ij} = a_{ji} \quad (12)$$

In altre parole, le righe di A diventano le colonne di tA e viceversa.

Esempio 1.4.2.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 7 & 3 \\ -1 & 4 & 0 \end{pmatrix} \in M_{2 \times 3}(\mathbb{R}) \Rightarrow {}^tA = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 7 & 4 \\ 3 & 0 \end{pmatrix} \in M_{3 \times 2}(\mathbb{R}) \quad (13)$$

La trasposizione soddisfa le seguenti proprietà:

Proposizione 1.4.3 (Proprietà della Trasposizione).

Per ogni A, B di dimensioni compatibili:

1. ${}^t(A+B) = {}^tA + {}^tB$
2. ${}^t(\lambda A) = \lambda \cdot {}^tA$
3. ${}^t(AB) = {}^tB \cdot {}^tA$ (si noti l'inversione dell'ordine)
4. ${}^t({}^tA) = A$

1.5. Numeri Complessi

Prima di proseguire, è utile ricordare che i coefficienti delle nostre matrici appartengono a un **campo** \mathbb{K} , che nei casi concreti sarà \mathbb{R} oppure \mathbb{C} . Richiamiamo brevemente la struttura dei numeri complessi.

Definizione 1.5.1 (Insieme dei Numeri Complessi).

L'insieme dei **numeri complessi** è:

$$\mathbb{C} = \{a + ib : a, b \in \mathbb{R}\} \quad (14)$$

dove i è l'**unità immaginaria**, definita dalla proprietà $i^2 = -1$.

Per $z = a + ib$, il numero a si dice **parte reale** e b **parte immaginaria**.

Operazioni:

- **Somma:** $(2 + 3i) + (4 - i) = 6 + 2i$
- **Prodotto:** $(2 + 3i)(4 - i) = 8 - 2i + 12i - 3i^2 = 11 + 10i$

Definizione 1.5.2 (Complesso Coniugato).

Il **coniugato** di $z = a + bi$ è $\bar{z} = a - bi$.

Proprietà fondamentale: $z \cdot \bar{z} = a^2 + b^2 \in \mathbb{R}_{\geq 0}$

Per dividere numeri complessi, si moltiplica numeratore e denominatore per il coniugato del denominatore:

Esempio 1.5.3.

$$\frac{2 + 3i}{4 - i} = \frac{(2 + 3i)(4 + i)}{(4 - i)(4 + i)} = \frac{8 + 2i + 12i + 3i^2}{16 + 1} = \frac{5 + 14i}{17} \quad (15)$$

Teorema 1.5.4 (Teorema Fondamentale dell'Algebra).

Ogni polinomio di grado $n \geq 1$ a coefficienti complessi:

$$p(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n \quad (a_n \neq 0) \quad (16)$$

ammette esattamente n radici in \mathbb{C} , contate con la loro molteplicità.

1.6. Sistemi Lineari

Passiamo ora al problema centrale: la risoluzione dei sistemi di equazioni lineari.

Definizione 1.6.1 (Sistema Lineare).

Un **sistema lineare** di m equazioni in n incognite a coefficienti in \mathbb{K} è un sistema della forma:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \quad (17)$$

dove $a_{ij}, b_i \in \mathbb{K}$ sono i **coefficienti** e i **termini noti**, mentre x_1, \dots, x_n sono le incognite.

A ogni sistema lineare si associano due matrici fondamentali:

Definizione 1.6.2 (Matrice dei Coefficienti e Matrice Completa).

La **matrice dei coefficienti** (o matrice incompleta) è:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \in M_{m \times n}(\mathbb{K}) \quad (18)$$

La **matrice completa** (o matrice aumentata) include anche i termini noti:

$$C = (A \mid b) = \left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} & b_m \end{array} \right) \quad (19)$$

Esempio 1.6.3.

Il sistema $\begin{cases} 4x+2y=20 \\ x+y=7 \end{cases}$ ha matrice completa:

$$C = \left(\begin{array}{cc|c} 4 & 2 & 20 \\ 1 & 1 & 7 \end{array} \right) \quad (20)$$

1.6.1. Forma matriciale $Ax = b$

Ogni sistema lineare si può scrivere in modo compatto nella forma matriciale $Ax = b$, dove A è la matrice dei coefficienti, x il vettore colonna delle incognite e b il vettore dei termini noti:

Esempio 1.6.4.

Il sistema $\begin{cases} x+y+z=1 \\ x-2y+3z=2 \end{cases}$ si scrive:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 3 \end{pmatrix}}_A \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}}_x = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}}_b \quad (21)$$

Definizione 1.6.5 (Sistema Omogeneo).

Un sistema lineare si dice **omogeneo** quando $b = 0$, cioè tutti i termini noti sono nulli:

$$Ax = 0 \quad (22)$$

Un sistema omogeneo ammette sempre almeno la **soluzione banale** $x = 0$.

1.7. Operazioni Elementari sulle Righe

Per risolvere un sistema lineare, operiamo sulla sua matrice completa attraverso trasformazioni che **non alterano l'insieme delle soluzioni**.

Definizione 1.7.1 (Operazioni Elementari sulle Righe).

Le seguenti operazioni su una matrice si dicono **elementari per righe**:

1. **Combinazione:** sostituire una riga con la somma di sé stessa e un multiplo di un'altra riga ($R_i \rightarrow R_i + \lambda R_j$)
2. **Moltiplicazione:** moltiplicare una riga per uno scalare non nullo ($R_i \rightarrow \lambda R_i$, con $\lambda \neq 0$)
3. **Scambio:** scambiare due righe tra loro ($R_i \leftrightarrow R_j$)

Proposizione 1.7.2 (Invarianza delle soluzioni).

*Le operazioni elementari sulle righe della matrice completa di un sistema lineare **non modificano l'insieme delle soluzioni** del sistema.*

1.8. Forma Ridotta per Righe

L'idea centrale del metodo di Gauss è trasformare la matrice del sistema in una forma particolarmente semplice, detta **forma a scala** (o ridotta per righe), dalla quale le soluzioni si leggono immediatamente.

Definizione 1.8.1 (Pivot).

Data una riga non nulla di una matrice, il **pivot** è il primo elemento non nullo della riga, procedendo da sinistra a destra.

Definizione 1.8.2 (Forma Ridotta per Righe).

Una matrice è in **forma ridotta per righe** (o a scala, o a gradini) se:

1. Tutte le righe nulle si trovano in fondo alla matrice
2. Il pivot di ogni riga si trova in una colonna strettamente a destra del pivot della riga precedente

In simboli: se P_i e P_j sono i pivot delle righe i e j con $i < j$, allora P_i si trova in una colonna precedente a quella di P_j .

Esempio 1.8.3.

Le seguenti matrici sono in forma ridotta per righe:

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 5 \\ 0 & 3 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 7 \end{pmatrix} \quad (23)$$

I pivot sono evidenziati dalla struttura a scala.

1.9. Algoritmo di Gauss

L'algoritmo di Gauss (o eliminazione gaussiana) trasforma una matrice qualsiasi in forma ridotta per righe attraverso operazioni elementari. Descriviamo la procedura passo per passo.

Proposizione 1.9.1 (Algoritmo di riduzione per righe).

Data una matrice $A \in M_{m \times n}(\mathbb{K})$, la seguente procedura produce una matrice in forma ridotta per righe:

1. **Individuare la colonna:** scorrere le colonne da sinistra finché non se ne trova una non interamente nulla
2. **Posizionare il pivot:** se necessario, scambiare le righe in modo che l'elemento non nullo si trovi nella prima riga disponibile
3. **Normalizzare (opzionale):** dividere la riga del pivot per il valore del pivot stesso, ottenendo un pivot uguale a 1
4. **Eliminare sotto il pivot:** sottrarre multipli opportuni della riga del pivot da tutte le righe sottostanti, in modo da ottenere zeri sotto il pivot
5. **Ripetere:** applicare la stessa procedura alla sottomatrice ottenuta escludendo la riga del pivot appena trattata

Esempio 1.9.2.

Riduciamo per righe la matrice:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ -1 & 2 & 4 & 1 \\ -2 & 4 & 6 & 1 \end{pmatrix} \quad (24)$$

Passo 1: la prima colonna ha elementi non nulli. Scambiamo $R_1 \leftrightarrow R_3$ per avere un pivot in posizione $(1, 1)$:

$$\begin{pmatrix} -1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ -2 & 4 & 6 & 1 \end{pmatrix} \quad (25)$$

Passo 2: eliminiamo sotto il pivot. $R_4 \rightarrow R_4 - 2R_1$:

$$\begin{pmatrix} -1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -2 & -1 \end{pmatrix} \quad (26)$$

Passo 3: nella sottomatrice, il pivot della seconda riga è già in posizione. $R_3 \rightarrow R_3 - R_2$:

$$\begin{pmatrix} -1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & -2 & -1 \end{pmatrix} \quad (27)$$

Passo 4: scambiamo $R_3 \leftrightarrow R_4$ per mantenere la struttura a scala:

$$\begin{pmatrix} -1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \quad (28)$$

La matrice è ora in forma ridotta per righe, con pivot in posizione $(1, 1)$, $(2, 2)$, $(3, 3)$, $(4, 4)$.

Nota. Le operazioni elementari possono essere eseguite in ordini diversi; ciò che conta è che il risultato finale abbia la struttura a scala.

1.10. Forma Completamente Ridotta

La forma ridotta per righe semplifica il sistema, ma non lo risolve del tutto. Per ottenere la soluzione in modo diretto, si prosegue fino alla **forma completamente ridotta**.

Definizione 1.10.1 (Forma Completamente Ridotta).

Una matrice è in **forma completamente ridotta** (o forma ridotta per righe a scalini ridotta, RREF) se:

1. È in forma ridotta per righe
2. Tutti i pivot sono uguali a 1
3. Ogni pivot è l'unico elemento non nullo della sua colonna (zeri sia sotto che sopra)

Esempio 1.10.2.

$$\left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & \frac{1}{4} & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right) \quad (29)$$

è in forma completamente ridotta: i pivot sono tutti 1, e nelle colonne dei pivot compaiono solo zeri al di fuori del pivot stesso.

Per passare dalla forma ridotta per righe alla forma completamente ridotta, si prosegue l'algoritmo **dal basso verso l'alto**: si divide ogni riga per il suo pivot e poi si eliminano gli elementi **sopra** ciascun pivot.

Teorema 1.10.3 (Unicità della Forma Completamente Ridotta).

*La forma completamente ridotta di una matrice è **unica**: indipendentemente dalla sequenza di operazioni elementari scelta, si ottiene sempre la stessa matrice.*

Esempio 1.10.4.

Riprendiamo l'esempio del sistema $\begin{cases} x+y=7 \\ 4x+2y=8 \end{cases}$.

Matrice completa:

$$\left(\begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 7 \\ 4 & 2 & 8 \end{array} \right) \quad (30)$$

Passo 1: $R_2 \rightarrow R_2 - 4R_1$

$$\left(\begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 7 \\ 0 & -2 & -20 \end{array} \right) \quad (31)$$

Passo 2: $R_2 \rightarrow -\frac{1}{2} \cdot R_2$

$$\left(\begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 7 \\ 0 & 1 & 10 \end{array} \right) \quad (32)$$

Passo 3: $R_1 \rightarrow R_1 - R_2$

$$\left(\begin{array}{cc|c} 1 & 0 & -3 \\ 0 & 1 & 10 \end{array} \right) \quad (33)$$

La matrice è in forma completamente ridotta. La soluzione si legge direttamente: $(x, y) = (-3, 10)$.

1.11. Rango di una Matrice

Il numero di pivot che compaiono nella forma ridotta di una matrice è un invariante fondamentale.

Definizione 1.11.1 (Rango).

Il **rango** di una matrice A , denotato $r(A)$, è il numero di pivot nella sua forma ridotta per righe, ovvero il numero di righe non nulle nella forma a scala.

Teorema 1.11.2 (Invarianza del Rango).

Il rango di una matrice non dipende dalla particolare sequenza di operazioni elementari utilizzata per la riduzione: qualunque percorso di riduzione produce lo stesso numero di pivot.

Esempio 1.11.3.

Calcoliamo il rango di $A \in M_{3 \times 5}(\mathbb{R})$:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 4 & 3 \\ 2 & 4 & -2 & 8 & 6 \\ 3 & 6 & -3 & 12 & 9 \end{pmatrix} \quad (34)$$

$R_2 \rightarrow R_2 - 2R_1$, $R_3 \rightarrow R_3 - 3R_1$:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 4 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad (35)$$

L'unico pivot è in posizione $(1, 1)$: $r(A) = 1$.

Esempio 1.11.4.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 4 & 3 \\ 2 & 0 & 2 & 1 & 3 \\ 4 & 4 & 0 & 9 & 9 \end{pmatrix} \quad (36)$$

$R_2 \rightarrow R_2 - 2R_1$, $R_3 \rightarrow R_3 - 4R_1$:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 4 & 3 \\ 0 & -4 & 4 & -7 & -3 \\ 0 & -4 & 4 & -7 & -3 \end{pmatrix} \quad (37)$$

$R_3 \rightarrow R_3 - R_2$:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 4 & 3 \\ 0 & -4 & 4 & -7 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad (38)$$

I pivot sono in posizione $(1, 1)$ e $(2, 2)$: $r(A) = 2$.

Teorema 1.11.5 (Rango e Trasposta).

Per ogni matrice A :

$$r(A) = r({}^t A) \quad (39)$$

Il rango di una matrice è uguale al rango della sua trasposta.

1.12. Risoluzione di Sistemi Lineari

Siamo ora in grado di descrivere il metodo completo per risolvere un sistema lineare qualsiasi.

Proposizione 1.12.1 (Metodo di Gauss-Jordan).

Per risolvere un sistema lineare $Ax = b$:

1. Scrivere la matrice completa $C = (A \mid b)$
2. Ridurre C alla forma completamente ridotta C' tramite operazioni elementari
3. Identificare le **variabili pivot** (corrispondenti alle colonne dei pivot) e le **variabili libere** (le rimanenti)
4. Portare le variabili libere a destra del segno di uguaglianza come **parametri**: il sistema risultante è risolto

Esempio 1.12.2.

Risolvere il sistema:

$$\begin{cases} x + y + z = 1 \\ x - 2y + 3z = 2 \end{cases} \quad (40)$$

Matrice completa:

$$C = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 3 & 2 \end{array} \right) \quad (41)$$

$R_2 \rightarrow R_2 - R_1$:

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & -3 & 2 & 1 \end{array} \right) \quad (42)$$

$R_2 \rightarrow -\frac{1}{3} \cdot R_2$:

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -\frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \end{array} \right) \quad (43)$$

$R_1 \rightarrow R_1 - R_2$:

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & \frac{5}{3} & \frac{4}{3} \\ 0 & 1 & -\frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \end{array} \right) \quad (44)$$

Le variabili x e y sono variabili pivot; z è variabile libera. Ponendo $z = t$ (parametro), si ottiene:

$$\begin{cases} x = \frac{4}{3} - \frac{5}{3}t \\ y = -\frac{1}{3} + \frac{2}{3}t \\ z = t \end{cases} \quad (45)$$

In forma vettoriale:

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{4}{3} \\ -\frac{1}{3} \\ 0 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -\frac{5}{3} \\ \frac{2}{3} \\ 1 \end{pmatrix} \quad t \in \mathbb{R} \quad (46)$$

Il sistema ha ∞^1 soluzioni, parametrizzate da un parametro.

Proposizione 1.12.3 (Criterio di Esistenza delle Soluzioni).

Un sistema lineare ammette soluzione se e solo se la forma completamente ridotta della sua matrice completa **non ha un pivot nell'ultima colonna** (quella dei termini noti).

Esempio 1.12.4.

Il sistema $\begin{cases} x+y=1 \\ 2x+2y=5 \end{cases}$ ha matrice completa:

$$\left(\begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{R_2 - 2R_1} \left(\begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 3 \end{array} \right) \quad (47)$$

La seconda riga corrisponde all'equazione $0 = 3$, che è impossibile. Il pivot nell'ultima colonna segnala che il sistema **non ha soluzioni**.

1.13. Teorema di Rouché-Capelli

Il criterio di esistenza delle soluzioni si può esprimere in modo elegante utilizzando il concetto di rango.

Teorema 1.13.1 (Rouché-Capelli).

Un sistema lineare $Ax = b$ ammette soluzione se e solo se il rango della matrice dei coefficienti è uguale al rango della matrice completa:

$$r(A) = r(A | b) \quad (48)$$

Inoltre, quando il sistema ammette soluzione, la **dimensione dello spazio delle soluzioni** è:

$$\dim S = n - r(A) \quad (49)$$

dove n è il numero di incognite. In altre parole, il numero di parametri liberi nella soluzione è $n - r(A)$.

Osservazione 1.13.2. Dal teorema seguono tre casi:

- Se $r(A) \neq r(A|b)$: il sistema è **impossibile** (nessuna soluzione)
- Se $r(A) = r(A|b) = n$: il sistema ha un'**unica soluzione** (nessun parametro libero)
- Se $r(A) = r(A|b) < n$: il sistema ha **infinite soluzioni**, dipendenti da $n - r(A)$ parametri

Da ricordare:

- $r(A) \neq r(A|b) \Rightarrow$ sistema impossibile
- $r(A) = r(A|b) = n \Rightarrow$ soluzione unica
- $r(A) = r(A|b) < n \Rightarrow \infty^{n-r(A)}$ soluzioni
- Il numero di parametri liberi è sempre $n - r(A)$

1.14. Matrice Inversa

Nella risoluzione del sistema $Ax = b$, se la matrice A possiede un'**inversa**, la soluzione si ottiene in modo diretto.

Definizione 1.14.1 (Matrice Inversa).

Una matrice quadrata $A \in M_{n \times n}(\mathbb{K})$ si dice **invertibile** se esiste una matrice $A^{-1} \in M_{n \times n}(\mathbb{K})$ tale che:

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I_n \quad (50)$$

La matrice A^{-1} si chiama **inversa** di A .

Esempio 1.14.2.

Sia $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 5 & 3 \end{pmatrix}$. Si verifica che $A^{-1} = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$:

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 5 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -5 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6-5 & -2+2 \\ 15-15 & -5+6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = I_2 \quad (51)$$

La matrice inversa è importante perché fornisce una formula diretta per la soluzione dei sistemi lineari:

Proposizione 1.14.3 (Risoluzione tramite Matrice Inversa).

Se A è invertibile, il sistema $Ax = b$ ha un'unica soluzione data da:

$$x = A^{-1}b \quad (52)$$

Dimostrazione. Moltiplicando entrambi i membri di $Ax = b$ a sinistra per A^{-1} :

$$A^{-1}(Ax) = A^{-1}b \Rightarrow (A^{-1}A)x = A^{-1}b \Rightarrow Ix = A^{-1}b \Rightarrow x = A^{-1}b \quad (53)$$

□

Proposizione 1.14.4 (Proprietà della Matrice Inversa).

Se A e B sono matrici invertibili dello stesso ordine:

1. $(A^{-1})^{-1} = A$
2. $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ (si noti l'inversione dell'ordine)
3. $({}^tA)^{-1} = {}^t(A^{-1})$

Nota. L'inversione dell'ordine nella proprietà $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ è analoga a quanto accade per la trasposizione: ${}^t(AB) = {}^tB \cdot {}^tA$. In entrambi i casi, l'ordine dei fattori si inverte.