Campi e sistemi lineari - Sommario

Sommario sui campi e sui sistemi lineari.

Campi

Definizione di un campo; le proprietà caratterizzanti dei campi; esempi di campi e non-campi.

---

0. Preambolo

Questo capitolo ci serve per riflettere sui *fondamenti* che abbiamo usato finora, in particolare quando abbiamo parlato di equazioni, sistemi lineari, matrici, spazi vettoriali, come quando parliamo delle matrici a *coefficienti reali*; oppure dei $\mathbb{R}$-*spazi vettoriali*. Tutte le proprietà di cui abbiamo visto valgono in quanto $\mathbb{R}$ è un *campo* con le sue operazioni $+, \cdot$.
Infatti avevamo implicitamente fatto una *meta-operazione* in cui usavamo le proprietà di questo campo. Ora definiamo rigorosamente un *campo*.

1. Definizione

DEF 1. Sia K un *insieme* (Teoria degli Insiemi) si cui sono definite delle operazioni (o funzioni) (Funzioni) di *somma* e *moltiplicazione*, ovvero:

$$\begin{aligned} + :\ & K \times K \longrightarrow K \\ & (a,b) \mapsto a+b \\ \cdot :\ & K \times K \longrightarrow K \\ & (a,b) \mapsto a \cdot b \end{aligned}$$

tali per cui vengono soddisfatte le seguenti proprietà K:

$$\begin{aligned} &\mathrm{K}_1 : \forall a,b \in K; a+b=b+a \mid a \cdot b = b \cdot a \\ &\mathrm{K}_2 : \forall a,b,c \in K; a+(b+c)=(a+b)+c \mid a \cdot (b \cdot c) = (a \cdot b) \cdot c \\ &\mathrm{K}_3 : \exists 0 \in K : \forall a \in K, a+0=0+a=a \\ &\mathrm{K}_{3.1} : \exists 1 \in K : \forall a \in K, a \cdot 1 = 1 \cdot a = a \\ &\mathrm{K}_4 : \forall a \in K, \exists (-a) \in K : a+(-a) = -a+a = 0 \\ &\mathrm{K}_{4.1} : \forall a \in K \setminus \{0\} \exists a^{-1} : a \cdot a^{-1} = a^{-1} \cdot a = 1 \\ &\mathrm{K}_5 : \forall a,b,c \in K, (a+b) \cdot c = a \cdot c + b \cdot c \end{aligned}$$

Queste regole si chiamo rispettivamente nei seguenti modi:
K1: Commutatività rispetto alla somma e prodotto
K2: Associatività rispetto alla somma prodotto
K3: Esistenza degli elementi neutri $0, 1$ dove $0 \neq 1$
K4: Esistenza degli opposti (somma) e inversi (prodotto)
K5: Distributività
Allora un tale insieme si dice **campo**.

1.1. Esempi

ESEMPIO 1.1.a. Gli insiemi $\mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ sono dei *campi infiniti*, invece $\mathbb{N}, \mathbb{Z}$ *non* sono *campi*.
OSS 1.1.a. Osserviamo che possono esistere anche dei *campi finiti*, che hanno una rilevanza fondamentale nella *crittografia*. L'esempio **1.1.c.** sarà l'esempio di un *campo finito*.

ESEMPIO 1.1.b. L'insieme delle *funzioni razionali* ovvero

$$\{\frac{p}{q} : p, q \text{ sono polinomi in una variabile}\}$$

può essere dotata di *somma* e *prodotto* in modo tale da rendere questa un *campo*.

ESEMPIO 1.1.c. Sia

$$\mathbb{Z}_2 := \{0, 1\}$$

su cui definiamo una operazione di *somma* e *prodotto* $(+, \cdot)$.
Definiamo queste mediante delle *tabelle di somma* e di *moltiplicazione*.

$+$	**0**	**1**
0	0	1
1	1	0

$\cdot$	**0**	**1**
0	0	0
1	0	1

Allora concludo che

$$(\mathbb{Z}_2, +, \cdot)$$

è un *campo finito*.

2. Conclusione

Pertanto la precedente nozione di $\mathbb{R}$-*spazio vettoriale* sarà da ora in poi sostituita da quella di K-spazio vettoriale, con K un campo. Analogo il discorso per le *matrici a coefficienti in* K, ovvero $M_{m,n}(K)$.

Sistemi Lineari

Definizione rigorosa di sistema lineare. Nesso tra sistemi lineari, matrici e campi. Teoremi sui sistemi lineari.

---

0. Preambolo

Avevamo accennato che cosa sono i *sistemi lineari* nel capitolo sulle Equazioni e Proprietà Lineari; però avendo definito i Campi, ora è opportuno definirli in una maniera rigorosa e formale. Inoltre rendiamo nota la seguente notazione:
NOTAZIONE 0. Andiamo a identificare i due seguenti spazi vettoriali: la matrice colonna $M_{m,1}(K)$ di tipo

$$\begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{pmatrix}$$

e la m-tupla K^m di tipo

$$\begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{pmatrix}$$

e questi due spazi vettoriali sono *isomorfi* (ovvero che presentano gli stessi comportamenti).

1. Definizione formale

DEF 1. Sia K un *campo* (Campi, **DEF 1.**); definiamo un **sistema di m equazioni in n incognite a coefficienti in K** come un *sistema di equazioni* nella forma seguente:

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

dove $a_{ij} \in K$, $\forall i \in \{1, \ldots, m\}$ e $\forall j \in \{1, \ldots, n\}$; inoltre $\forall b_i \in K, \forall i \in \{1, \ldots, m\}$.

1.a. Incognite

SUBDEF 1.a. Gli elementi $x_1, x_2, \ldots, x_n$ sono dette **incognite**.

1.b. Termini noti

SUBDEF 1.b. Gli elementi $b_1, b_2, \ldots, b_m$ sono detti **termini noti**.

1.c. Coefficienti

SUBDEF 1.c. Gli elementi a_{ij} sono detti **coefficienti** del *sistema lineare*.

1.1. Soluzione di un sistema

DEF 1.1. La **soluzione** di un *sistema lineare* è una *n-upla ordinata* di elementi di K, che rappresentiamo come un *vettore-colonna*, $S \in K^n$, ovvero

$$S = \begin{pmatrix} s_1 \\ s_2 \\ \vdots \\ s_n \end{pmatrix}$$

ove $s_i \in K$, tali per cui se ad ogni s_i sostituiamo x_i (dove $i \in \{1, 2, \ldots, n\}$), allora tutte le *uguaglianze* del *sistema lineare* diventano *vere*.

1.2. Omogeneità di un sistema

DEF 1.2. Un *sistema lineare* si dice **omogeneo** se tutti i *termini noti* sono nulli: ovvero se $b_1, b_2, \ldots, b_m = 0, 0, \ldots, 0$.
Analogamente, un *sistema lineare* si dice **non omogeneo** se questo sistema non è omogeneo. (Lo so, informazione sorprendentemente non ovvia)

1.3. Compatibilità di un sistema

DEF 1.3. Un *sistema lineare* si dice **compatibile** se ammette almeno una *soluzione* S; altrimenti si dice **incompatibile**.

OSS 1.1. Se un *sistema lineare* è *omogenea*, allora essa dev'essere anche *compatibile*. Infatti la n-upla nulla è *sempre* soluzione di un sistema *omogeneo*.

1.4. Forma compatta di un sistema

DEF 1.4. Dato un *sistema lineare* come in **DEF 1.**, definiamo la la matrice A dei *coefficienti*

$$A = (a_{ij}); \begin{matrix} i \in \{1, \dots, m\} \\ j \in \{1, \dots, n\} \end{matrix}; A \in M_{m,n}(K)$$

e X la n-upla delle incognite, b la n-upla dei termini noti, ovvero $X, b \in M_{m,1}(K)$ dove

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}; b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

allora posso scrivere il *sistema lineare* in **forma compatta** come

$$A \cdot X = b$$

DEF 1.5. Dato due *sistemi lineari*, queste si dicono **equivalenti** se ammettono le *medesime soluzioni*; ovvero se i loro insiemi delle soluzioni sono uguali.
OSS 1.2. Questa nozione è molto utile per risolvere dei sistemi lineari, quindi uno degli obbiettivi principali di questo corso sarà di trovare le operazioni che trasformano dei sistemi lineari in un altro mantenendoli *equivalenti*.

2. Esempi

Tentiamo di applicare queste nozioni mediante degli esempi.

ESEMPIO 2.1. Consideriamo il seguente sistema.

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 3 \\ x_1 + 2x_2 = 5 \end{cases}$$

che in *forma compatta* si scrive

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 5 \end{pmatrix}$$

1. Questo è un sistema *non omogeneo*, in quanto *almeno uno* termine noto è *non-nullo*.
2. Si può immediatamente stabilire che questo sistema è *incompatibile*; infatti se si suppone che esiste una soluzione $S = \begin{pmatrix} s_1 \\ s_2 \end{pmatrix}$ allora varrebbe che $s_1 + 2s_2 = 3 = 5$, il che è un assurdo.

ESEMPIO 2.2. Consideriamo il seguente sistema.

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 3 \\ x_1 - x_2 = 1 \end{cases}$$

1. Chiaramente questo sistema è *non-omogeneo*
2. Qui non è possibile stabilire a priori se questo sistema sia *compatibile* o meno. Allora mediante delle trasformazioni tentiamo di trovare una soluzione. Quindi

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 3 \sim x_1 = 3 - 2x_2 \\ x_1 - x_2 = 1 \end{cases} \implies \begin{cases} x_1 = 3 - 2x_2 \\ 3 - 2x_2 - x_2 = 1 \sim x_2 = \frac{2}{3} \end{cases}$$

allora

$$x_1 = 3 - 2x_2 \implies x_1 = 3 - 2\frac{2}{3} = \frac{5}{3}$$

quindi il *sistema* ha un'unica *soluzione*

$$S = \begin{pmatrix} \frac{5}{3} \\ \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

Perciò abbiamo stabilito che il sistema è anche *compatibile*.
OSS 2.1. Qui diciamo che la *soluzione* non solo esiste, ma è addirittura *unica* in quanto per ottenere il *sistema finale* abbiamo trasformato il *sistema iniziale* tramite delle operazioni che mantengono i due sistemi *equivalenti*.

ESEMPIO 2.3. Consideriamo il sistema lineare

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 3 \\ 2x_1 + 4x_2 = 6 \end{cases}$$

e tentiamo di trovare una soluzione. Iniziamo dunque effettuando delle manipolazioni;

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 3 \ (\mathrm{a}) \\ 2x_1 + 4x_2 = 6 \implies 2(x_1 + 2x_2) = 2(3) \overset{(a)}{\implies} 2(3) = 2(3) \end{cases}$$

vediamo che la seconda equazione è *sempre vera*; allora ciò significa che anche l'equazione

$$x_1 + 2x_2 = 3 \iff x_1 = 3 - 2x_2$$

è sempre vera.
Perciò posso trovare una soluzione fissando un valore di x_2 preciso per poter

determinare x_1; quindi generalizzando fisso $x_2 = t \in \mathbb{R}$ ed esprimo le soluzioni così:

$$x_1 = 3 - 2t$$

Ovvero le soluzioni sono della forma

$$S = \{t \in \mathbb{R} : \begin{pmatrix} 3 - 2t \\ t \end{pmatrix}\}$$

da cui discende che abbiamo *infinite* soluzioni.
OSS 2.2. Possiamo riscrivere l'insieme delle soluzioni come

$$S = \{t \in \mathbb{R} : \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}\}$$

che *geometricamente* corrisponde ai *punti* di una *retta* passante per $(3, 0)$ e $(1, 1)$.

Teoremi sui Sistemi Lineari

Teoremi sui sistemi lineari; teorema di Cramer; teoremi di strutture per i sistemi lineari; da continuare

---

1. Teoremi sui sistemi lineari

Presentiamo dei teoremi importanti sui Sistemi Lineari.

1.1. Teorema di Cramer

TEOREMA 1.1. (*di Cramer*) Considero un sistema lineare con n equazioni ed n incognite, di forma

$$A \cdot X = b$$

Ovvero $A \in M_n(K)$.
Ora supponiamo che A sia anche *invertibile* (Matrice, **DEF 2.6.**); allora da qui discende che esiste un'*unica soluzione* S del sistema lineare ed essa è data da

$$S = A^{-1} \cdot b$$

OSS 1.1.1. Questo teorema è molto importante in quanto ci dà due dati importanti:

1. Da un lato ci dice quando un *sistema lineare* è *compatibile*, quindi c'è questa componente *"esistenziale"* di questo teorema.
2. Dall'altro lato ci fornisce una formula per *calcolare* la soluzione.
   L'unico problema di questo teorema è che **per ora** non abbiamo gli strumenti

per *invertire una matrice* o *determinare se una matrice sia invertibile o meno*.

DIMOSTRAZIONE 1.1. La dimostrazione si struttura in due parti:

1. Una parte in cui devo dimostrare che la soluzione effettivamente *esiste* ed equivale a $A^{-1} \cdot b$

2. Un'altra parte in cui devo dimostrare che essa è effettivamente l'*unica* soluzione

3. Supponendo che $A^{-1} \cdot b$ sia *soluzione*, allora per tale definizione devo essere in grado di sostituirla ad X per poter ottenere un'uguaglianza vera; quindi faccio

$$
\begin{aligned}
&A \cdot X = b \\
&A \cdot (A^{-1} \cdot b) = b \\
&(A \cdot A^{-1}) \cdot b = b \\
&\mathbb{1}_n \cdot b = b \iff b = b
\end{aligned}
$$

   e l'ultima uguaglianza è vera.

4. Ora supponiamo per assurdo che esiste un'altra soluzione S' sia un'altra soluzione; allora per definizione questa verifica

$$
\begin{aligned}
&A \cdot S' = b \\
&A^{-1} \cdot (A \cdot S') = A^{-1} \cdot b \, (!) \\
&(A^{-1} \cdot A) \cdot S' = A^{-1} \cdot b \\
&S' = A^{-1} \cdot b
\end{aligned}
$$

   che è esattamente uguale alla soluzione proposta dal teorema di *Cramer*; quindi esiste solo la soluzione $S = A^{-1} \cdot b$.

OSS 1.1.2. Focalizziamoci sulla parte contrassegnata con *(!)*; notiamo che abbiamo moltiplicato da ambo le parti per A^{-1} a *SINISTRA*, e non a *DESTRA*; infatti nel contesto delle *matrici* la moltiplicazione a *sinistra* può comportarsi diversamente da quella a *destra*; infatti se avessimo moltiplicato a *destra*, tutta l'espressione avrebbe perso senso in quanto avremmo ottenuto $b \cdot A^{-1}$ in quanto moltiplichiamo una matrice $n \times 1$ per $n \times n$, che non è definita.

1.2. Teorema di struttura per i sistemi lineari omogenei

TEOREMA 1.2. (*di struttura per le soluzioni dei sistemi lineari omogenei*) Considero un *sistema lineare omogeneo* di m equazioni in n incognite. Ovvero

$$A \cdot X = 0$$

dove $A = M_{m,n}(K)$ e $X = K^n$, 0 è la *matrice nulla* (Matrice, **DEF. 2.2.**).
Poi siano $s, s' \in K^n$ due soluzioni distinte e sia $\lambda \in K$, allora:

1. $s + s'$ è soluzione
2. $\lambda \cdot s$ è soluzione
   Pertanto ricordandoci che il vettore (o la matrice) nullo/a è *sempre* soluzione di un sistema *omogeneo*, ottengo che l'*l'insieme delle soluzioni* di questo sistema è l'insieme

$$S = \{r \in K^n : A \cdot r = 0\}$$

   allora si verifica che S è un *sottospazio vettoriale* (Sottospazi Vettoriali, **DEF 1.**) di K^n.

OSS 1.2.1. Notiamo che in questo teorema ci interessa *il sistema lineare* sé stesso, invece nel **TEOREMA 1.1.** (di Cramer) ci interessava solo la *matrice* dei coefficienti A

DIMOSTRAZIONE 1.2.
Dimostriamo la prima parte del teorema

1. Dato che s e s' sono soluzioni, allora devono valere che:

$$\begin{cases} A \cdot s = 0 \\ A \cdot s' = 0 \end{cases}$$

   E supponendo che $s + s'$ sia soluzione, deve valere anche che:

$$A \cdot (s + s') = 0$$

   e sviluppandolo, otterremo

$$\begin{aligned} &A \cdot (s + s') = 0 \\ &A \cdot s + A \cdot s' = 0 \\ &0 + 0 = 0 \iff 0 = 0 \end{aligned}$$

   che è vera.

Prima di dimostrare la seconda parte del teorema ci occorre fare un'osservazione:
OSS 1.2.2. Dati un $A \in M_{m,n}(K)$ e un $s = K^n$ e un $\lambda \in K$ allora abbiamo

$$A \cdot (\lambda \cdot s) = \lambda \cdot (A \cdot s)$$

Ora siamo pronti per concludere la dimostrazione.
2. Se s è soluzione, allora è vera che

$$A \cdot s = 0$$

allora supponendo che λs sia soluzione abbiamo

$$A \cdot (\lambda \cdot s) = 0$$

e sviluppandola otterremo

$$\begin{aligned} &A \cdot (\lambda \cdot s) = 0 \\ &\lambda \cdot (A \cdot s) = 0 \\ &\lambda \cdot 0 = 0 \iff 0 = 0 \end{aligned}$$

il che è vera. ■

1.3. Osservazione

OSS 1.3. Osserviamo che possiamo *"combinare"* questi due teoremi e verificare un fenomeno:
Sia $A \in M_n(K)$ e supponiamo che questa matrice sia anche *invertibile*; ora consideriamo il sistema lineare *omogeneo*

$$A \cdot X = 0$$

Allora da qui discende che 0 è *l'unica* soluzione di questo sistema (per il **TEOREMA 1.1.** (di Cramer)).
Infatti $\lambda \cdot 0 = 0$ e $0 + 0 = 0$ sono anche *soluzioni* in quanto sono uguali all'*unica soluzione* 0.

1.4. Teorema di struttura per i sistemi lineari

TEOREMA 1.4. (*di struttura per le soluzioni dei sistemi lineari*)
Considero un *sistema lineare*

$$A \cdot X = b$$

con $A \in M_{m,n}(K)$ e $b \in K^n$. Sia $\tilde{s}$ una soluzione; allora un elemento $s \in K^n$ è soluzione di questo sistema lineare se e solo se possiamo scrivere

$$s = \tilde{s} + s_0$$

dove s_0 è una soluzione del *sistema lineare omogeneo*

$$A \cdot X = 0$$

In altre parole l'insieme delle soluzione di $A \cdot X = b$ è

$$S = \{s \in K^n : s = \tilde{s} + s_0 \ \text{ per un qualche } x_0 \text{ sia soluzione}\}$$

DEF 1.4.1. Il *sistema lineare omogeneo* $A \cdot X = 0$ si dice il **sistema lineare omogeneo associato** al sistema $A \cdot X = b$.

DIMOSTRAZIONE 1.4. Per pianificare la struttura di questo teorema, facciamo due considerazioni sulla logica formale, in particolare sulla *doppia implicazione* (Connettivi).
Questo teorema, da un punto di vista logico, vuole dire che

$$\text{s è soluzione} \iff s = \tilde{s} + s_0$$

allora vogliamo dimostrare che entrambe le *implicazioni* sono vere; ovvero nel senso che valgono

$$\begin{cases} s \text{ è soluzione} \implies s = \tilde{s} + s_0 \\ s = \tilde{s} + s_0 \implies s \text{ è soluzione} \end{cases}$$

... [DA FARE IN CLASSE]

Sistemi lineari a scala

Definizione dei sistemi lineari a scala; elementi di pivot; compatibilità dei sistemi lineari gradinizzati.

Algoritmo di Gauß

Definizioni preliminari per la descrizione dell'algoritmo di Gauß (Matrice completa e le operazioni elementari OE). Descrizione dell'algoritmo di Gauß per rendere un sistema lineare in un sistema lineare equivalente a scala come un programma.
