# Parte 8. Prodotto scalare, teorema spettrale

A. Savo – Appunti del Corso di Geometria 2013-14

#### Indice delle sezioni

- 1 Prodotto scalare in  $\mathbb{R}^n$ , 1
- 2 Basi ortonormali, 4
- 3 Algoritmo di Gram-Schmidt, 7
- 4 Matrici ortogonali, 12
- 5 Complemento ortogonale di un sottospazio, 13
- 6 Endomorfismi simmetrici, 17
- 7 Teorema spettrale, 20

## 1 Prodotto scalare in $\mathbb{R}^n$

## 1.1 Definizione

Dati i vettori 
$$u=\begin{pmatrix}x_1\\\vdots\\x_n\end{pmatrix}$$
 e  $v=\begin{pmatrix}y_1\\\vdots\\y_n\end{pmatrix}$  di  $\mathbf{R}^n$  , definiamo prodotto scalare di  $u$  e  $v$  il numero

reale:

$$\langle u, v \rangle = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n.$$

Il risultato del prodotto scalare è dunque un numero.

**Esempio** Se 
$$u = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$
 e  $v = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$  allora  $\langle u, v \rangle = 3$ .

Notiamo che il prodotto scalare di due vettori può risultare nullo anche se nessuno dei due fattori è il vettore nullo.

**Esempio** Se 
$$u = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$
 e  $v = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$  allora  $\langle u, v \rangle = 0$ .

• I vettori u e v si dicono ortogonali se il loro prodotto scalare è nullo:  $\langle u, v \rangle = 0$ . Notazione:

$$u \perp v$$
.

Dunque i vettori dell'esempio precedente sono ortogonali. È evidente che, se O è il vettore nullo, si ha  $\langle v, O \rangle = 0$  per ogni  $v \in \mathbf{R}^n$ : dunque il vettore nullo è ortogonale a tutti i vettori.

La denominazione di  $vettori \ ortogonali$  legata alla condizione  $\langle u,v\rangle=0$  (che è puramente algebrica) sarà giustificata quando studieremo la geometria analitica, e introdurremo i vettori geometrici del piano e dello spazio. Infatti, l'introduzione del prodotto scalare permette di definire, in modo puramente algebrico, la norma di un vettore (che va intepretata come la distanza del vettore stesso dal vettore nullo) e l'angolo fra due vettori non nulli. Per il momento, ci proponiamo di studiare le proprietà algebriche dell'operazione di prodotto scalare.

**Proposizione** Siano u, v, w vettori arbitrari di  $\mathbf{R}^n$  e sia  $k \in \mathbf{R}$  un qualunque scalare. Allora si hanno le seguenti proprietà.

- 1)  $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$ .
- 2)  $\langle u + v, w \rangle = \langle u, w \rangle + \langle v, w \rangle$ .
- 3)  $\langle ku, v \rangle = k \langle u, v \rangle$ .
- 4)  $\langle u, u \rangle \ge 0$ .
- 5)  $\langle u, u \rangle = 0$  se e solo se u = O.

La 1) dice che il prodotto scalare è commutativo. Le proprietà 2), 3) esprimono la cosiddetta proprietà di *bilinearità*. Le proprietà 4) e 5) esprimono il fatto che il prodotto scalare è *definito positivo*.

Dimostrazione. La dimostrazione di 1),2),3) si riduce a una semplice verifica. Osserviamo

che, se 
$$u = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$
 allora

$$\langle u, u \rangle = x_1^2 + \dots + x_n^2,$$

che è un numero sempre positivo o nullo: questo dimostra la 4). Se  $\langle u, u \rangle = 0$  evidentemente  $x_1 = \cdots = x_n = 0$ , e quindi u = O.  $\square$ 

Dalle proprietà di bilinearità osserviamo che il prodotto scalare si comporta in modo naturale rispetto alle combinazioni lineari. Per ogni scelta dei vettori  $v_1, \ldots, v_k, u, w \in \mathbf{R}^n$  e degli scalari  $a_1, \ldots, a_k \in \mathbf{R}$  si ha:

$$\langle a_1 v_1 + \dots + a_k v_k, w \rangle = a_1 \langle v_1, w \rangle + \dots + a_k \langle v_k, w \rangle.$$

Di conseguenza, poiché il prodotto scalare è commutativo, si ha anche

$$\langle u, a_1v_1 + \dots + a_kv_k \rangle = a_1\langle u, v_1 \rangle + \dots + a_k\langle u, v_k \rangle$$

## 1.2 Norma e disuguaglianza di Schwarz

Per definizione, la norma di un vettore  $u \in \mathbf{R}^n$  è il numero positivo o nullo

$$||u|| = \sqrt{\langle u, u \rangle}.$$

Esplicitamente  $||u|| = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$  ovvero

$$||u||^2 = x_1^2 + \dots + x_n^2.$$

In particolare,  $||u|| \ge 0$  e si ha l'uguaglianza solo quando u = 0: la norma di un vettore non nullo è sempre positiva.

Esempio Se 
$$u = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ -2 \end{pmatrix}$$
 allora  $||u|| = \sqrt{1+9+4} = \sqrt{14}$ .

**Teorema** (Disuguaglianza di Schwarz). Dati  $u, v \in \mathbb{R}^n$  si ha sempre:

$$|\langle u, v \rangle| \le ||u|| ||v||.$$

Inoltre, vale l'uquaglianza se e solo se u e v sono linearmente dipendenti.

Dimostrazione. Omessa.  $\square$ 

**Esempio** Dati n numeri reali  $a_1, \ldots, a_n$  si ha sempre:

$$(a_1 + \dots + a_n)^2 \le n(a_1^2 + \dots + a_n^2).$$

Infatti, basta applicare la disuguaglianza di Schwarz ai vettori  $u = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$  e  $v = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$ .

Notiamo che si ha l'uguaglianza solo quando  $a_1, \ldots, a_n$  sono tutti uguali tra loro.

### 1.3 Angolo tra due vettori

Supponiamo che u e v siano due vettori non nulli. Per la disuguaglianza di Schwarz, si ha

$$\frac{|\langle u, v \rangle|}{\|u\| \|v\|} \le 1,$$

dunque esiste un unico valore di  $\theta \in [0, \pi]$  tale che

$$\cos \theta = \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \|v\|}.$$

Per definizione,  $\theta$  è detto l'angolo tra u e v.

**Esempio** Dati 
$$u = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$
 si ha:

$$||u|| = \sqrt{6}, \quad ||v|| = \sqrt{6}, \quad \langle u, v \rangle = 3.$$

Dunque  $\cos \theta = \frac{1}{2}$  cioè  $\theta = \frac{\pi}{3}$ .

## 2 Basi ortonormali

### 2.1 Ortogonalità e indipendenza lineare

**Proposizione** Siano  $v_1, \ldots, v_k$  vettori non nulli di  $\mathbb{R}^n$ , a due a due ortogonali. Allora  $v_1, \ldots, v_k$  sono linearmente indipendenti. In particolare,  $k \leq n$ .

Dimostrazione. Supponiamo che

$$a_1v_1 + \dots + a_kv_k = O. (1)$$

Prendendo il prodotto scalare dei due membri della (1) per  $v_1$  otteniamo

$$0 = \langle a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_k v_k, v_1 \rangle$$
  
=  $a_1 \langle v_1, v_1 \rangle + a_2 \langle v_2, v_1 \rangle + \dots + a_k \langle v_k, v_1 \rangle$   
=  $a_1 ||v_1||^2$ 

perché per ipotesi  $\langle v_j, v_1 \rangle = 0$  per ogni j = 2, ..., k. Per ipotesi,  $v_1$  è non nullo, dunque  $||v_1||^2 > 0$  e ne segue che  $a_1 = 0$ . Prendendo successivamente il prodotto scalare dei due

membri della (1), ordinatamente per  $v_2, \ldots, v_k$ , si dimostra in modo analogo che  $a_j = 0$  per ogni j.  $\square$ 

• n vettori non nulli, a due a due ortogonali formano una base di  $\mathbf{R}^n$  (che sarà chiamata base ortogonale).

**Esempio** I vettori  $v_1=\begin{pmatrix}1\\-2\end{pmatrix}, v_2=\begin{pmatrix}2\\1\end{pmatrix}$  formano una base ortogonale di  ${\bf R}^2$  perchè  $\langle v_1,v_2\rangle=0.$ 

I vettori  $w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, w_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, w_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}$  sono non nulli e a due a due ortogonali:

$$\langle w_1, w_2 \rangle = \langle w_1, w_3 \rangle = \langle w_2, w_3 \rangle = 0.$$

Dunque  $(w_1, w_2, w_3)$  è una base ortogonale di  $\mathbb{R}^3$ .

Esempio La matrice

ha rango 4. Infatti i suoi vettori colonna sono a due a due ortogonali, e quindi sono linearmente indipendenti.

• Il numero massimo di vettori di  $\mathbb{R}^n$ , non nulli e ortogonali a due a due, è n.

In modo analogo, possiamo definire la nozione di base ortogonale di un qualunque sottospazio E di  $\mathbf{R}^n$ : se dim E=k allora i vettori  $v_1,\ldots,v_k$  formano una base ortogonale di E se sono non nulli e  $\langle v_i,v_j\rangle=0$  per ogni  $i\neq j$ .

**Esempio** Il sottospazio E: x+y+z=0 di  ${\bf R}^3$  ha dimensione 2. I due vettori  $v_1=\begin{pmatrix}1\\-1\\0\end{pmatrix}, v_2=\begin{pmatrix}1\\1\\-2\end{pmatrix}$  appartengono a E e sono ortogonali tra loro, dunque formano una base ortogonale di E.

#### 2.2 Basi ortonormali

Diremo che una base  $(v_1, \ldots, v_k)$  di un sottospazio E di  $\mathbf{R}^n$  è una base ortonormale di E se:

$$\langle v_i, v_j \rangle = \begin{cases} 0 & \text{se } i \neq j, \\ 1 & \text{se } i = j. \end{cases}$$

Dunque una base ortonormale è formata da vettori a due a due ortogonali, tutti di norma unitaria. Una base ortonormale è, in particolare, anche ortogonale.

**Esempio** La base canonica di  $\mathbb{R}^n$  è una base ortonormale.

Fare i conti con le basi ortonormali è più semplice. Ad esempio, trovare le coordinate di un vettore rispetto a una base implica, normalmente, la risoluzione di un certo numero di sistemi lineari. Se la base è ortonormale, è sufficiente calcolare un certo numero di prodotti scalari.

**Proposizione** Sia  $\mathcal{B} = (v_1, \dots, v_k)$  una base ortonormale di un sottospazio E di  $\mathbb{R}^n$ . Allora le coordinate del vettore  $v \in E$  rispetto a  $\mathcal{B}$  sono date da

$$\begin{pmatrix} \langle v, v_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle v, v_k \rangle \end{pmatrix},$$

e sono dette coefficienti di Fourier di v.

Dimostrazione. Se  $v \in E$  possiamo scrivere

$$v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k$$

e per definizione le coordinate di v sono  $a_1, \ldots, a_k$ . Ora, prendendo il prodotto scalare dei due membri successivamente per  $v_1, \ldots, v_k$ , otteniamo facilmente

$$a_i = \langle v, v_i \rangle$$

per ogni  $j = 1, \ldots, k$ .  $\square$ 

#### Esempio I vettori:

$$v_1 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, v_2 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix}, v_3 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, v_4 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix},$$

sono a due a due ortogonali e hanno tutti norma 1. Dunque tali vettori formano una

base ortonormale  $\mathcal B$  di  $\mathbf R^4$ . Calcoliamo le coordinate del vettore  $v=\begin{pmatrix}1\\2\\3\\4\end{pmatrix}$  rispetto a  $\mathcal B$ . I

coefficienti di Fourier sono

$$\langle v, v_1 \rangle = 5, \, \langle v, v_2 \rangle = -2, \, \langle v, v_3 \rangle = -1, \, \langle v, v_4 \rangle = 0.$$

Dunque v ha coordinate

$$\begin{pmatrix} 5 \\ -2 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

rispetto a  $\mathcal{B}$ . In altre parole  $v = 5v_1 - 2v_2 - v_3$ .  $\square$ 

## 3 Algoritmo di Gram-Schmidt

Lo scopo di questa sezione è quello di dimostrare che ogni sottospazio di  $\mathbb{R}^n$  ammette almeno una base ortonormale.

## 3.1 Vettore normalizzato

**Proposizione** 1) Dato un vettore v e uno scalare  $a \in \mathbf{R}$  si ha: ||av|| = |a|||v||.

2) Se  $v \neq O$  il vettore

$$u = \frac{1}{\|v\|}v$$

ha norma 1.

Dimostrazione. Si ha, dalle proprietà del prodotto scalare:

$$||av||^2 = \langle av, av \rangle = a^2 \langle v, v \rangle = a^2 ||v||^2,$$

e la 1) segue prendendo la radice quadrata ad ambo i membri. La 2) segue immediatamente dalla 1) prendendo  $a=\frac{1}{\|v\|}$ .  $\square$ 

Il vettore  $u = \frac{1}{\|v\|}v$  si dice *normalizzato* di v. Normalizzare un vettore significa semplicemente dividere il vettore per la propria norma.

**Esempio** Il vettore  $v = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$  ha norma  $\sqrt{14}$ . Il suo normalizzato è dunque

$$u = \frac{1}{\|v\|}v = \frac{1}{\sqrt{14}} \begin{pmatrix} 1\\2\\3 \end{pmatrix}$$

e ha norma 1.

Corollario  $Se(v_1, ..., v_k)$  è una base ortogonale del sottospazio E, allora i vettori normalizzati

$$u_1 = \frac{1}{\|v_1\|} v_1, \quad \dots \quad , u_k = \frac{1}{\|v_k\|} v_k$$

formano una base ortonormale di E.

Dimostrazione. I vettori  $u_1, \ldots, u_k$  hanno tutti norma 1, ed evidentemente appartengono a E. Essi sono a due a due ortogonali, poiché

$$\langle u_i, u_j \rangle = \frac{1}{\|v_i\|} \frac{1}{\|v_j\|} \langle v_i, v_j \rangle = 0$$

per ogni  $i \neq j$ .  $\square$ 

**Esempio** Il sottospazio di  $\mathbb{R}^3$  definito dall'equazione E: x+y+z=0 ha dimensione 2 e ha una base ortogonale formata dai vettori

$$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}.$$

Per ottenere una base ortonormale di E è sufficiente normalizzare i vettori  $v_1, v_2$ . Si ottiene la base ortonormale

$$u_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad u_2 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}.$$

#### 3.2 Procedimento di ortonormalizzazione

L'algoritmo di Gram-Schmidt è un procedimento che, applicato ad una base di un sottospazio di  $\mathbb{R}^n$ , permette di ottenere una base ortogonale del sottospazio stesso; normalizzando i vettori di tale base, otterremo una base ortonormale. Descriviamo l'algoritmo in dettaglio.

Sia E un sottospazio di  $\mathbf{R}^n$  e sia  $(v_1, \dots, v_k)$  una sua base. Dunque dim E = k. Notiamo che se k = 1 la base è formata dal solo vettore  $v_1$ . È sufficiente dunque normalizzare  $v_1$  per ottenere la base ortonormale cercata.

1) Supponiamo che la dimensione di E sia 2, e sia  $(v_1, v_2)$  una base di E. Introduciamo nuovi vettori  $(w_1, w_2)$  nel modo seguente:

$$\begin{cases} w_1 = v_1 \\ w_2 = v_2 - aw_1 \end{cases}$$

con  $a \in \mathbf{R}$  da determinare in modo opportuno. Notiamo che i vettori  $w_1, w_2$  appartengono a E; inoltre  $w_2$  non è nullo (altrimenti  $v_1$  e  $v_2$  sarebbero linearmente dipendenti). Ora scegliamo il coefficiente a in modo tale che  $w_2$  risulti ortogonale a  $w_1$ . È facile vedere che cio' accade se solo se:

$$a = \frac{\langle v_2, w_1 \rangle}{\langle w_1, w_1 \rangle}.$$

Dunque, con tale scelta, otteniamo la base ortogonale  $(w_1, w_2)$  di E.

2) Supponiamo ora che dim E=3, con base  $(v_1,v_2,v_3)$  e poniamo:

$$\begin{cases} w_1 = v_1 \\ w_2 = v_2 - aw_1 \\ w_3 = v_3 - bw_1 - cw_2 \end{cases}$$

dove  $a = \frac{\langle v_2, w_1 \rangle}{\langle w_1, w_1 \rangle}$  è stato già determinato, cosicché  $\langle w_1, w_2 \rangle = 0$ . Imponendo le condizioni

$$\langle w_3, w_1 \rangle = \langle w_3, w_2 \rangle = 0,$$

otteniamo:

$$b = \frac{\langle v_3, w_1 \rangle}{\langle w_1, w_1 \rangle}, \quad c = \frac{\langle v_3, w_2 \rangle}{\langle w_2, w_2 \rangle}.$$

Con tali scelte di a, b, c otteniamo quindi la base ortogonale  $(w_1, w_2, w_3)$  di E e quindi, normalizzando, una base ortonormale (notiamo che  $w_3$  non è nullo, altrimenti  $v_1, v_2, v_3$  sarebbero linearmente dipendenti).

Procedendo per induzione, possiamo enunciare il seguente teorema.

**Teorema** (Algoritmo di Gram-Schmidt) Sia  $(v_1, \ldots, v_k)$  una base del sottospazio E di  $\mathbf{R}^n$ . Si introducano i vettori:

$$\begin{cases} w_1 = v_1 \\ w_2 = v_2 - a_{21}w_1 \\ w_3 = v_3 - a_{31}w_1 - a_{32}w_2 \\ \dots \\ w_k = v_k - a_{k1}w_1 - a_{k2}w_2 - \dots - a_{k,k-1}w_{k-1} \end{cases}$$

dove si è posto:

$$a_{ij} = \frac{\langle v_i, w_j \rangle}{\langle w_j, w_j \rangle}.$$

Allora  $(w_1, \ldots, w_k)$  è una base ortogonale di E, e quindi i vettori normalizzati:

$$u_1 = \frac{1}{\|w_1\|} w_1, \dots, u_k = \frac{1}{\|w_k\|} w_k,$$

formano una base ortonormale di E.

**Esempio** Trovare una base ortonormale del sottospazio E di  ${\bf R}^3$  di equazione:

$$E: x - y - 2z = 0.$$

Soluzione. Determiniamo una base di E, e poi applichiamo l'algoritmo di Gram-Schmidt per ottenere una base ortonormale. Base di E:

$$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

L'algoritmo consiste di due passi:

$$\begin{cases} w_1 = v_1 \\ w_2 = v_2 - a_{21} w_1 \end{cases}.$$

Si ha 
$$w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$
, dunque:

$$a_{21} = \frac{\langle v_2, w_1 \rangle}{\langle w_1, w_1 \rangle} = \frac{2}{2} = 1.$$

Allora:

$$\begin{cases} w_1 = \begin{pmatrix} 1\\1\\0 \end{pmatrix} \\ w_2 = \begin{pmatrix} 2\\0\\1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1\\1\\0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1\\-1\\1 \end{pmatrix}.$$

Si verifica che in effetti  $\langle w_1, w_2 \rangle = 0$ . Una base ortonormale di E è dunque:

$$u_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad u_2 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

• Ovviamente la base ortonormale ottenuta dipende dalla base di partenza. Per esercizio, vedere quale base ortonormale si ottiene scambiando i vettori della base di partenza.

Esempio Trovare una base ortonormale del sottospazio di  ${f R}^4$  generato dai vettori:

$$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Soluzione. I tre vettori formano una base di E. Applichiamo l'algoritmo di Gram-Schmidt alla terna  $v_1, v_2, v_3$ :

$$\begin{cases} w_1 = v_1 \\ w_2 = v_2 - a_{21}w_1 \\ w_3 = v_3 - a_{31}w_2 - a_{32}w_2 \end{cases}$$

Abbiamo  $w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ , e quindi  $a_{21} = 1$ . Dunque

$$w_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Ora:

$$\begin{cases} a_{31} = \frac{\langle v_3, w_1 \rangle}{\langle w_1, w_1 \rangle} = \frac{4}{2} = 2 \\ a_{32} = \frac{\langle v_3, w_2 \rangle}{\langle w_2, w_2 \rangle} = \frac{-3}{3} = -1 \end{cases}$$

dunque:

$$w_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} - 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Otteniamo la base ortogonale:

$$w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, w_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, w_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix},$$

e, normalizzando, la base ortonormale:

$$u_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1\\1\\0\\0 \end{pmatrix}, u_2 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1\\-1\\1\\0 \end{pmatrix}, u_3 = \begin{pmatrix} 0\\0\\0\\1 \end{pmatrix}.$$

## 4 Matrici ortogonali

Abbiamo visto che la matrice M di passaggio fra due basi  $\mathcal{B}, \mathcal{B}'$  di uno spazio vettoriale è invertibile. Se le basi  $\mathcal{B}, \mathcal{B}'$  sono ortonormali, la matrice di passaggio avrà delle proprietà particolari.

**Definizione** Una matrice quadrata M si dice ortogonale se verifica  $MM^t = I$ . Quindi una matrice ortogonale M è invertibile e

$$M^{-1} = M^t,$$

cioè l'inversa coincide con la trasposta.

**Esempio** La matrice 
$$M = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{-2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$$
 è ortogonale.

**Esempio** La matrice 
$$M = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{6} \\ 0 & 1/\sqrt{3} & -2/\sqrt{6} \end{pmatrix}$$
 è ortogonale.

In entrambi i casi si verifica infatti che  $MM^t = I$ .

Osserviamo che, se  $MM^t = I$  allora, prendendo il determinante di ambo i membri e applicando il teorema di Binet, si ha  $(\det M)^2 = 1$ . Dunque

• se M è una matrice ortogonale allora  $\det M = 1$  oppure  $\det M = -1$ .

Il teorema seguente fornisce le proprietà importanti di una matrice ortogonale.

**Teorema** a) La matrice di passaggio fra due basi ortonormali di  $\mathbb{R}^n$  (o di un suo sottospazio) è ortogonale.

b) Una matrice  $A \in \mathbf{Mat}(n \times n)$  è ortogonale se e solo se le colonne di A formano una base ortonormale di  $\mathbf{R}^n$ .

Dimostrazione. La dimostrazione si riduce a una verifica, che omettiamo.  $\Box$ 

Osserviamo che le colonne delle matrici ortogonali dei due esempi precedenti formano, effettivamente, una base ortonormale di  $\mathbf{R}^2$  (primo esempio), e di  $\mathbf{R}^3$  (secondo esempio). Dalla parte b) del teorema abbiamo anche

• Incolonnando i vettori di una base ortonormale di  $\mathbf{R}^n$  otteniamo una matrice ortogonale  $n \times n$ .

Infine, si può dimostrare che le matrici ortogonali di  $\mathbb{R}^2$  sono di due tipi:

$$\begin{pmatrix}
\cos\theta & -\sin\theta \\
\sin\theta & \cos\theta
\end{pmatrix}$$

con  $\theta \in \mathbf{R}$ , oppure

$$\begin{pmatrix}
\cos \alpha & \sin \alpha \\
\sin \alpha & -\cos \alpha
\end{pmatrix},$$

con  $\alpha \in \mathbf{R}$ . Le matrici del primo tipo hanno determinante 1, mentre quelle del secondo tipo hanno determinante -1.

## 5 Complemento ortogonale di un sottospazio

Sia  $u_1$  un vettore fissato di  $\mathbf{R}^n$  e si consideri il sottoinsieme

$$E = \{ v \in \mathbf{R}^n : \langle v, u_1 \rangle = 0 \},$$

formato da tutti i vettori ortogonali a  $u_1$ . Per le proprietà di bilinearità del prodotto scalare, E risulta allora un sottospazio di  $\mathbf{R}^n$ . Più in generale, fissati k vettori di  $\mathbf{R}^n$ , diciamo  $u_1, \ldots, u_k$ , l'insieme:

$$E = \{ v \in \mathbf{R}^n : \langle v, u_1 \rangle = \dots = \langle v, u_k \rangle = 0 \},$$

formato dai vettori di  $\mathbf{R}^n$  ortogonali a  $u_1, \dots, u_k$  è un sottospazio di  $\mathbf{R}^n$ .

**Esempio** Sia 
$$u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$
. Trovare una base di  $E = \{v \in \mathbf{R}^3 : \langle v, u_1 \rangle = 0\}$ .

Soluzione. Sia  $v = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$  il vettore generico di  $\mathbf{R}^3$ . Imponendo l'ortogonalità al vettore  $u_1$  otteniamo l'unica condizione

$$x + y - z = 0.$$

Dunque E è il sottospazio delle soluzioni dell'equazione, e una sua base è, ad esempio,  $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ . E ha dimensione 2.  $\Box$ 

**Esempio** Dati i vettori 
$$u_1=\begin{pmatrix}1\\1\\-1\end{pmatrix}, u_2=\begin{pmatrix}0\\1\\-2\end{pmatrix}$$
 si consideri il sottospazio

$$F = \{ v \in \mathbf{R}^3 : \langle v, u_1 \rangle = \langle v, u_2 \rangle = 0 \}.$$

- a) Trovare una base di F e calcolare la sua dimensione.
- b) Trovare un vettore di F avente norma 1.

Soluzione. a) Imponendo al vettore generico  $v=\begin{pmatrix} x\\y\\z \end{pmatrix}$  l'ortogonalità a  $u_1$  e  $u_2$  vediamo che F è descritto dalle equazioni

$$F: \begin{cases} x+y-z=0\\ y-2z=0 \end{cases}.$$

La matrice dei coefficienti del sistema che definisce  $F 
ea A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & -2 \end{pmatrix}$ . Notiamo che le righe di A sono proprio i vettori  $u_1, u_2$  (piú precisamente,  $u_1^t, u_2^t$ ): siccome  $u_1, u_2$  sono linearmente indipendenti il rango vale 2 e l'insieme delle soluzioni F ha dimensione:

$$\dim F = 3 - \operatorname{rk} A = 1.$$

Una base si ottiene risolvendo il sistema. Si ottiene ad esempio la base  $\begin{pmatrix} -1\\2\\1 \end{pmatrix}$ .

b) Un vettore di E di norma 1 si ottiene normalizzando il vettore della base trovata, dunque  $w=\frac{1}{\sqrt{6}}\begin{pmatrix} -1\\2\\1 \end{pmatrix}$ . Un altro vettore possibile è  $-w=\frac{1}{\sqrt{6}}\begin{pmatrix} 1\\-2\\-1 \end{pmatrix}$ . Verificare che non ce ne sono altri.  $\square$ 

Generalizzando, otteniamo il seguente risultato.

**Proposizione** Se i vettori  $u_1, \ldots, u_k \in \mathbf{R}^n$  sono linearmente indipendenti, allora

$$E = \{ v \in \mathbf{R}^n : \langle v, u_1 \rangle = \dots = \langle v, u_k \rangle = 0 \},$$

è un sottospazio di  $\mathbb{R}^n$  di dimensione n-k.

Dimostrazione. Abbiamo già osservato che E è un sottospazio. Sia  $v=(x_1,\ldots,x_n)^t$  il vettore generico di  $\mathbf{R}^n$ . Imponendo l'ortogonalità di v a ciascuno dei vettori  $u_1,\ldots,u_k$  otteniamo un sistema lineare omogeneo di k equazioni nelle n incognite  $x_1,\ldots,x_n$ . Dunque E ha dimensione  $n-\mathrm{rk}A$ , dove A è la matrice dei coefficienti. Ora, si verifica che le righe di A sono i vettori trasposti di  $u_1,\ldots,u_k$ . Poiché per ipotesi  $u_1,\ldots,u_k$  sono linearmente indipendenti il rango di A vale k e dunque

$$\dim E = n - k.$$

## 5.1 Complemento ortogonale di un sottospazio

Sia E un sottospazio di  $\mathbb{R}^n$ . Definiamo complemento ortogonale di E l'insieme  $E^{\perp}$  costituito dai vettori di  $\mathbb{R}^n$  ortogonali a tutti i vettori di E:

$$E^{\perp} = \{ v \in \mathbf{R}^n : \langle v, w \rangle = 0 \quad \text{per ogni } w \in E \}.$$

Dalle proprietà del prodotto scalare risulta che  $E^{\perp}$  è chiuso rispetto alla somma e al prodotto per uno scalare, dunque è un sottospazio di  $\mathbf{R}^n$ .

Risulta che  $v \in E^{\perp}$  se e solo se v è ortogonale a tutti i vettori di una base di E. Infatti:

**Proposizione** Sia  $(v_1, \ldots, v_k)$  una base di E. Allora  $v \in E^{\perp}$  se e solo se  $\langle v, v_i \rangle = 0$  per ogni  $i = 1, \ldots, k$ .

Dimostrazione. Supponiamo che  $\langle v, v_i \rangle = 0$  per ogni i = 1, ..., k. Se w è un qualunque vettore di E, allora w è combinazione lineare dei vettori della base:  $w = a_1v_1 + \cdots + a_kv_k$ . Quindi

$$\langle v, w \rangle = a_1 \langle v, v_1 \rangle + \dots + a_h \langle v, v_k \rangle = 0,$$

che dimostra che v è ortogonale a w. Siccome  $w \in E$  è arbitrario,  $v \in E^{\perp}$ . Il viceversa è immediato.  $\square$ 

**Esempio** Determinare una base di  $E^{\perp}$ , complemento ortogonale del sottospazio E di  $\mathbb{R}^4$ 

generato dai vettori 
$$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Soluzione. Imponiamo al vettore generico  $v=(x,y,z,w)^t\in\mathbf{R}^4$  l'ortogonalità ai vettori della base  $(v_1,v_2)$  di E, ottenendo il sistema omogeneo:

$$\begin{cases} x + y + z + w = 0 \\ x + z = 0 \end{cases}.$$

Risolvendo il sistema, otteniamo la base di  $E^{\perp}$ :  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$ .  $\square$ 

Le proprietà importanti del complemento ortogonale sono espresse nel seguente teorema.

**Teorema** Sia E un sottospazio di  $\mathbf{R}^n$  e  $E^{\perp}$  il suo complemento ortogonale. Allora

- a)  $E \cap E^{\perp} = \{O\}.$
- b)  $\dim E^{\perp} = n \dim E$ .
- c)  $\mathbf{R}^n = E \oplus E^{\perp}$ .

Dimostrazione. a) Se  $v \in E \cap E^{\perp}$  allora v è ortogonale a tutti i vettori di E; in particolare v è ortogonale a sé stesso, e dunque  $\langle v, v \rangle = 0$ . Ma l'unico vettore con tale proprietà è il vettore nullo.

b) Sia dim E = k e sia  $(u_1, \ldots, u_k)$  una base di E. Sappiamo che  $v \in E^{\perp}$  se e solo se v è ortogonale ai vettori di una base di E: dunque

$$E^{\perp} = \{ v \in \mathbf{R}^n : \langle v, u_1 \rangle = \dots = \langle v, u_k \rangle = 0 \}.$$

Siccome  $u_1, \ldots, u_k$  sono linearmente indipendenti, dalla proposizione del paragrafo precedente otteniamo che dim  $E^{\perp} = n - k = n - \dim E$ .

c) Applichiamo la formula di Grassmann ai sottospazi  $E, E^{\perp}$ :

$$\dim(E + E^{\perp}) + \dim(E \cap E^{\perp}) = \dim E + \dim E^{\perp}.$$

Da a) e b) concludiamo che dim $(E+E^{\perp})=n$ . Dunque  $E+E^{\perp}=\mathbf{R}^n$ . Poiché  $E\cap E^{\perp}=\{O\}$  la somma è diretta:  $\mathbf{R}^n=E\oplus E^{\perp}$ .  $\square$ 

#### 5.2 Proiezione ortogonale su un sottospazio

Dal teorema precedente abbiamo che un vettore  $v \in \mathbf{R}^n$  si spezza, in modo unico, come somma di un vettore  $w \in E$  e di un vettore  $w^{\perp} \in E^{\perp}$ :

$$v = w + w^{\perp}$$
.

In particolare,  $w \in w^{\perp}$  sono ortogonali.

• Il vettore w è detto la proiezione ortogonale di v sul sottospazio E. Denoteremo w con il simbolo  $P_E(v)$ .

**Esempio** È dato il sottospazio di  $\mathbf{R}^3$  descritto dall'equazione x+y-2z=0. Il vettore  $v=\begin{pmatrix}1\\2\\0\end{pmatrix}\in\mathbf{R}^3$  si spezza

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 3/2 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \\ -1 \end{pmatrix},$$

dove il primo vettore appartiene a E e il secondo a  $E^{\perp}$ . Quindi  $P_E(v) = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 3/2 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

In generale, se  $(u_1 \dots, u_k)$  è una base ortonormale di E allora la proiezione ortogonale si calcola con la formula

$$P_E(v) = \langle v, u_1 \rangle u_1 + \dots + \langle v, u_k \rangle u_k.$$

## 6 Endomorfismi simmetrici

In questa sezione studieremo una classe importante di endomorfismi di  $\mathbf{R}^n$ : gli endomorfismi detti *simmetrici*. Tali endomorfismi sono caratterizzati dalla proprietà di ammettere una base *ortonormale* di autovettori, e sono legati in modo naturale alle matrici simmetriche. In particolare, risulterà che ogni matrice simmetrica è diagonalizzabile.

**Definizione** Un endomorfismo di  $\mathbb{R}^n$  si dice simmetrico se la sua matrice associata rispetto alla base canonica è simmetrica.

Esempio Sia  $f: \mathbf{R}^2 \to \mathbf{R}^2$  definito da  $f\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3x+3y \\ 3x+5y \end{pmatrix}$ . La matrice canonica di f è:  $A = \begin{pmatrix} -3 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}.$ 

Siccome A è simmetrica, f è simmetrico.

**Esempio** L'endomorfismo  $f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x+2y \\ 3y \end{pmatrix}$  ha matrice canonica  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$  dunque non è simmetrico.

Teorema Le seguenti condizioni sono equivalenti.

- a)  $f \ \dot{e} \ un \ endomorfismo \ simmetrico \ di \ \mathbf{R}^n$ .
- b) La matrice associata a f rispetto ad una qualunque base ortonormale di  $\mathbf{R}^n$  è simmetrica.
- c) Per ogni coppia di vettori  $u, v \in \mathbf{R}^n$  si ha

$$\langle f(u), v \rangle = \langle u, f(v) \rangle.$$

Dimostrazione. a)  $\Longrightarrow$  b) Supponiamo che f sia simmetrico, e sia A la sua matrice canonica. Per definizione, A è simmetrica. Se  $\mathcal{B}$  è una base ortonormale di  $\mathbf{R}^n$ , e A' è la matrice associata a f rispetto a tale base, allora sappiamo che

$$A' = M^{-1}AM$$
.

dove M è la matrice di passaggio dalla base canonica  $\mathcal{BC}$  alla base  $\mathcal{B}$ . Poichè tali basi sono entrambe ortonormali, si ha che M è ortogonale, quindi  $M^{-1} = M^t$ . Dunque  $A' = M^t A M$ , ed è sufficiente dimostrare che  $M^t A M$  è simmetrica. Ma questo è immediato:

$$(M^t A M)^t = M^t A (M^t)^t = M^t A M.$$

b)  $\Longrightarrow$  c) Si ha la seguente identità, valida per ogni matrice A e per ogni scelta di u, v, vettori colonna di  $\mathbf{R}^n$ :

$$\langle Au, v \rangle = \langle u, A^t v \rangle.$$

L'identità si verifica con un calcolo diretto, e fornisce un legame tra il prodotto scalare e la trasposta di una matrice. Supponiamo che la matrice A, associata ad f rispetto alla base canonica, sia simmetrica. Ora sappiamo che f si scrive

$$f(v) = Av.$$

Poichè A è simmetrica, si ha  $A = A^t$  e dall'identità precedente:

$$\langle f(u), v \rangle = \langle Au, v \rangle = \langle u, Av \rangle = \langle u, f(v) \rangle.$$

c)  $\implies$  a) Premettiamo che, se A è una matrice  $n \times n$  e  $e_1, \ldots, e_n$  sono i vettori della base canonica di  $\mathbf{R}^n$ , un calcolo mostra che

$$\langle Ae_i, e_i \rangle = a_{ii}$$

dove  $a_{ji}$  è l'elemento di posto (j,i) della matrice A.

Per ipotesi, si ha la proprietà c). Dunque, se A è la matrice canonica di f, l'identità

$$\langle Au, v \rangle = \langle u, Av \rangle$$

risulta vera per ogni scelta dei vettori colonna u, v. Prendendo  $u = e_i$  e  $v = e_j$  otteniamo

$$a_{ii} = a_{ij}$$

per ogni i, j, dunque la matrice canonica di f è simmetrica e f risulta simmetrico.  $\square$  Isoliamo la seguente proprietà degli autospazi di un endomorfismo simmetrico.

**Proposizione** Gli autospazi di un endomorfismo simmetrico sono ortogonali fra loro. In altre parole, se  $\lambda_1$  e  $\lambda_2$  sono autovalori distinti di f, e se  $u \in E(\lambda_1)$  e  $v \in E(\lambda_2)$  allora:

$$\langle u, v \rangle = 0.$$

Dimostrazione. Per ipotesi  $f(u) = \lambda_1 u$ ; dunque

$$\langle f(u), v \rangle = \lambda_1 \langle u, v \rangle.$$

D'altra parte, per la c) del teorema, poiché  $f(v) = \lambda_2 v$ :

$$\langle f(u), v \rangle = \langle u, f(v) \rangle = \lambda_2 \langle u, v \rangle.$$

Uguagliando otteniamo  $\lambda_1\langle u,v\rangle=\lambda_2\langle u,v\rangle$  cioè

$$(\lambda_1 - \lambda_2)\langle u, v \rangle = 0,$$

e poiché  $\lambda_1 - \lambda_2 \neq 0$  si ha necessariamente  $\langle u, v \rangle = 0$ .  $\square$ 

Esempio Sia  $f: \mathbf{R}^2 \to \mathbf{R}^2$  definito da  $f\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3x+3y \\ 3x+5y \end{pmatrix}$ . Verifichiamo che gli autospazi di f sono ortogonali. Matrice canonica  $A = \begin{pmatrix} -3 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$  con polinomio caratteristico  $x^2-2x-24$ . e abbiamo due autovalori distinti:  $\lambda_1=-4$  e  $\lambda_2=6$  e due autospazi E(-4), E(6), entrambi di dimensione 1. Si trova che E(-4) ha equazione x+3y=0 con base  $\begin{pmatrix} 3 \\ -1 \end{pmatrix}$ , e E(6) ha equazione 3x-y=0 con base  $\begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$ .

Effettivamente, gli autospazi sono ortogonali tra loro, la coppia  $\begin{pmatrix} 3 \\ -1 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$  è una base ortogonale di autovettori, e la coppia

$$\frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$$

è una base ortonormale di  $\mathbb{R}^2$  formata da autovettori di f.  $\square$ 

**Esempio** L'endomorfismo  $f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x+2y \\ 3y \end{pmatrix}$  ha matrice canonica  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$  dunque non è simmetrico. Si osserva che f ha autovalori  $\lambda_1=1,\lambda_2=3$  e autospazi:

$$E(1): y = 0, \quad E(3): x - y = 0.$$

Si vede subito che gli autospazi non sono ortogonali. Risulta che f è diagonalizzabile, con base di autovettori  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  ma non è possibile trovare una base ortonormale di autovettori (se ortonormalizziamo la base, non otteniamo più autovettori).

**Esempio** Sia E un sottospazio di  $\mathbf{R}^n$ . L'endomorfismo  $P_E$  che associa al vettore  $v \in \mathbf{R}^n$  la sua proiezione ortogonale sul sottospazio E è simmetrico.

Infatti, se fissiamo una base ortonormale  $(u_1 \ldots, u_k)$  di E allora la proiezione ortogonale è data da

$$P_E(v) = \langle v, u_1 \rangle u_1 + \dots + \langle v, u_k \rangle u_k.$$

Se w è un secondo vettore di  $\mathbf{R}^n$  si ha

$$\langle P_E(v), w \rangle = \langle v, u_1 \rangle \langle u_1, w \rangle + \dots + \langle v, u_k \rangle \langle u_k, w \rangle.$$

Poiché il secondo membro rimane uguale scambiando v con w, si ha  $\langle P_E(v), w \rangle = \langle P_E(w), v \rangle = \langle v, P_E(w) \rangle$  e  $P_E$  è simmetrico.

## 7 Teorema spettrale

Veniamo al seguente importante teorema, di cui omettiamo la dimostrazione.

**Teorema spettrale.** Sia f un endomorfismo simmetrico di  $\mathbb{R}^n$ . Allora f è diagonalizzabile; inoltre esiste una base ortonormale di  $\mathbb{R}^n$  costituita da autovettori di f.

Anche il viceversa è vero, ed è facile da dimostrare:

**Teorema** Sia f un endomorfismo di  $\mathbb{R}^n$ , e supponiamo che esista una base ortonormale di  $\mathbb{R}^n$  formata da autovettori di f. Allora f è simmetrico.

Dimostrazione. La matrice associata alla base di autovettori (che è ortonormale per ipotesi) è diagonale, dunque simmetrica, e quindi f è simmetrico per il teorema della sezione precedente.  $\square$ 

Dunque, la classe degli endomorfismi di  $\mathbf{R}^n$  che ammettono una base ortonormale di autovettori coincide con la classe degli endomorfismi simmetrici. Notiamo anche il fatto seguente.

Corollario Ogni matrice simmetrica è diagonalizzabile, ed è ortogonalmente simile ad una matrice diagonale. Cioè, possiamo trovare una matrice diagonale D e una matrice ortogonale M tali che:

$$D = M^{-1}AM = M^tAM.$$

Dimostrazione. Sia f l'endomorfismo di  $\mathbb{R}^n$  rappresentato da A rispetto alla base canonica. Poiche' A è simmetrica, anche f è simmetrico. Per il teorema spettrale, possiamo trovare una base ortonormale  $\mathcal{B}$  formata da autovettori di f. In questa base, f si rappresenta con una matrice diagonale D; inoltre si ha

$$D = M^{-1}AM,$$

dove M è la matrice di passaggio dalla base canonica alla base  $\mathcal{B}$ . Poiche' tali basi sono entrambe ortonormali, la matrice M è ortogonale, quindi  $M^{-1} = M^t$ .  $\square$ 

Diamo ora il procedimento per determinare una base ortonormale di autovettori di un endomorfismo simmetrico.

- 1. Calcoliamo il polinomio caratteristico e quindi troviamo gli autovalori di f, diciamo  $\lambda_1, \ldots, \lambda_k$ .
- 2. Con l'algoritmo di Gram-Schmidt, troviamo una base *ortonormale* di ciascun autospazio, diciamo  $\mathcal{B}_1, \ldots, \mathcal{B}_k$ .
- 3. Uniamo le basi ortonormali cosi' trovate per ottenere la base  $\mathcal{B} = \mathcal{B}_1 \cup \cdots \cup \mathcal{B}_k$  di  $\mathbf{R}^n$ . L'insieme di vettori cosi' ottenuto formera' una base ortonormale di autovettori.

Infatti, ogni vettore di  $\mathcal{B}$  ha chiaramente norma 1. Inoltre, se prendiamo due vettori appartenenti alla stessa base  $\mathcal{B}_i$  questi sono ortogonali per costruzione; se prendiamo due vettori appartenenti a basi diverse, questi appartengono ad autospazi diversi e quindi sono ortogonali grazie alla proposizione della sezione precedente. I vettori di  $\mathcal{B}$  sono a due a due ortogonali e di norma 1, dunque  $\mathcal{B}$  è una base ortonormale.

Infine, per diagonalizzare una matrice simmetrica A, procediamo cosi':

- 1. Troviamo una base ortonormale  $\mathcal{B}$  formata da autovettori dell'endomorfismo di  $\mathbb{R}^n$  rappresentato da A rispetto alla base canonica.
- 2. Incolonniamo la base  $\mathcal{B}$  per ottenere una matrice ortogonale M.
- 3. Scriviamo la matrice diagonale D, i cui elementi diagonali sono gli autovalori di f, presi nello stesso ordine dei corrispondenti autovettori di  $\mathcal{B}$ .
- 4. Risultera' allora  $D = M^t AM$ .

## 7.1 Esempio

Sia f l'operatore di  $\mathbf{R}^2$  rappresentato da  $\begin{pmatrix} -3 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$  rispetto alla base canonica. Abbiamo già trovato una base ortonormale di autovettori:

$$\frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix},$$

associati rispettivamente a -4 e 6. Quindi se prendiamo

$$M = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 3 \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} -4 & 0 \\ 0 & 6 \end{pmatrix}.$$

si avrà  $D = M^t A M$ .

## 7.2 Esempio

Sia f l'operatore di  $\mathbf{R}^3$  rappresentato da  $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  rispetto alla base canonica. f è simmetrico. Il polinomio caratteristico è  $-x^3+3x^2$  e gli autovalori sono 0, 3. E(0) è il nucleo, di equazione x+y+z=0 e base  $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$ . Applicando l'algoritmo di Gram-Schmidt, otteniamo la base ortonormale di E(0):

$$w_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, w_2 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}.$$

E(3)ha base  $\begin{pmatrix} 1\\1\\1 \end{pmatrix}$ ; si osserva che E(3) è ortogonale a E(0). Otteniamo la base ortonormale di E(3):

$$w_3 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Ne segue che una base ortonormale di autovettori è  $(w_1, w_2, w_3)$  cioè:

$$\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Ponendo

$$M = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ 0 & -\frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix},$$

si ha  $D = M^t A M$ .

## 7.3 Esempio

Sia f l'endomorfismo di  $\mathbb{R}^4$  rappresentato, rispetto alla base canonica, dalla matrice

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

Poiché A è simmetrica, f è un endomorfismo simmetrico. Un calcolo mostra che  $p_A(x) = (x-1)^2(x-3)^2$ , dunque f ammette due autovalori distinti:  $\lambda_1 = 1$  e  $\lambda_2 = 3$ , entrambi di molteplicità algebrica 2. Già sappiamo che f è diagonalizzabile, dunque la molteplicità geometrica di entrambi gli autovalori sarà 2.

Descriviamo gli autospazi.  $A - I = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  dunque E(1) ha equazioni:

$$\begin{cases} x_1 + x_3 = 0 \\ x_2 - x_4 = 0 \end{cases}$$

e quindi

$$E(1) = \left\{ \begin{pmatrix} t \\ s \\ -t \\ s \end{pmatrix} \in \mathbf{R}^4 : t, s \in \mathbf{R} \right\}.$$

Procedendo in modo analogo, si ha:

$$E(3) = \left\{ \begin{pmatrix} t' \\ s' \\ t' \\ -s' \end{pmatrix} \in \mathbf{R}^4 : t', s' \in \mathbf{R} \right\}.$$

Osserviamo che i due autospazi sono fra loro ortogonali, nel senso che:

$$\left\langle \begin{pmatrix} t \\ s \\ -t \\ s \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} t' \\ s' \\ t' \\ -s' \end{pmatrix} \right\rangle = tt' + ss' - tt' - ss' = 0$$

per ogni  $t, s, t', s' \in \mathbf{R}$ .

Passiamo ora a costruire una base ortonormale di autovettori di f. Una base di E(1) è data dalla coppia  $((1,0,-1,0)^t,(0,1,0,1)^t)$ : i due vettori sono ortogonali, dunque una base ortonormale di V(1) è:

$$w_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1\\0\\-1\\0 \end{pmatrix}, \quad w_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 0\\1\\0\\1 \end{pmatrix},$$

In modo analogo, dalla base  $((1,0,1,0)^t,(0,1,0,-1)^t)$  di E(3) otteniamo la base ortonormale di E(3):

$$w_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1\\0\\1\\0 \end{pmatrix}, \quad w_4 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 0\\1\\0\\-1 \end{pmatrix}$$

Dunque

$$\mathcal{B} = \mathcal{B}_1 \cup \mathcal{B}_2 = (w_1, w_2, w_3, w_4)$$

è una base ortonormale di  $\mathbb{R}^4$ , costituita da autovettori di f.

La matrice A è diagonalizzabile; se M è la matrice ottenuta incolonnando la base ortonormale di autovettori descritta in precedenza, cioè

$$M = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

allora M è una matrice ortogonale che diagonalizza A, nel senso che

$$M^t A M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}.$$