

NOTA BENE. Questi appunti non sono esaustivi, non contengono tutto quanto detto a lezione/esercitazioni. Non bastano come materiale per preparare l'esame. Possono essere utili per un veloce ripasso.

Matrici reali simmetriche, teorema spettrale, forme quadratiche (Capitolo 9 dello Schlesinger e capitoli 8/9 del Bernardi Gimigliano)

**Def.1.** Una matrice quadrata e reale si dice *ortogonalmente diagonalizzabile* se esiste una matrice ortogonale  $U$  tale che  $U^{-1}AU$  sia diagonale. Poiché  $U$  è ortogonale si ha  $U^{-1}=U^T$  e quindi una matrice è ortogonalmente diagonalizzabile se esiste una matrice ortogonale  $U$  tale che  $U^T A U$  sia diagonale.

Una matrice reale ortogonalmente diagonalizzabile è simmetrica, infatti da  $U^T A U = D$  con  $D$  diagonale abbiamo  $(U^T A U)^T = D^T = D = U^T A U$ .

Studiamo allora le matrici reali simmetriche.

Ci viene utile la seguente

**Def.2.** Dati due vettori  $\underline{v}=[v_1, v_2, \dots, v_n]^T$ ,  $\underline{w}=[w_1, w_2, \dots, w_n]^T$  in  $C^n$  si dice *prodotto hermitiano*  $\underline{v} \times \underline{w}$  il numero complesso  $\sum_{i=1}^n v_i \bar{w}_i = \underline{v}^T \bar{\underline{w}}$ , dove  $\bar{w}_i$  indica il coniugato di  $w_i$  e  $\bar{\underline{w}}$  indica il vettore le cui componenti sono i coniugati delle componenti di  $\underline{w}$ .

**Proposizione 1.** Gli autovalori di una matrice reale simmetrica sono reali.

*Dim.* Sia  $\lambda$  un autovalore di  $A$ . Abbiamo  $A \underline{v} \times \underline{v} = (A \underline{v})^T \bar{\underline{v}} = \underline{v}^T A^T \bar{\underline{v}} = \underline{v}^T A \bar{\underline{v}}$  (perché  $A$  è simmetrica) e  $\underline{v} \times A \underline{v} = (\underline{v})^T \bar{A \underline{v}} = \underline{v}^T A \bar{\underline{v}}$  (perché  $A$  è reale); ma  $A \underline{v} \times \underline{v} = \lambda \underline{v} \times \underline{v} = \lambda (\underline{v} \times \underline{v})$  e  $\underline{v} \times A \underline{v} = \underline{v} \times \lambda \underline{v} = \bar{\lambda} (\underline{v} \times \underline{v})$  e quindi  $\lambda (\underline{v} \times \underline{v}) = \bar{\lambda} (\underline{v} \times \underline{v})$  da cui  $\lambda = \bar{\lambda}$ , quindi  $\lambda$  è reale.

**Proposizione 2.** Sia  $A$  una matrice reale simmetrica. Allora autovettori associati ad autovalori distinti sono ortogonali.

*Dim.* Siano  $\lambda, \mu$  due autovalori distinti di  $A$  a cui sono associati rispettivamente gli autovettori  $\underline{v}$  e  $\underline{w}$ . Poiché  $A$  è reale e simmetrica,  $\lambda$  e  $\mu$  sono reali per la proposizione 1 e quindi  $\underline{v}, \underline{w} \in R^n$ . Si ha  $(A \underline{v})^T \underline{w} = \underline{v}^T A^T \underline{w} = \underline{v}^T A \underline{w}$ , ma  $(A \underline{v})^T \underline{w} = \lambda \underline{v}^T \underline{w}$  e  $\underline{v}^T A \underline{w} = \mu \underline{v}^T \underline{w}$  e quindi  $\lambda \underline{v}^T \underline{w} = \mu \underline{v}^T \underline{w}$ , da cui  $\underline{v}^T \underline{w} = 0$ .

Possiamo ora dimostrare il seguente

**Teorema 1** (Teorema spettrale o degli assi principali). Una matrice reale simmetrica è ortogonalmente diagonalizzabile.

*Dim.* Il teorema si dimostra per induzione sull'ordine  $n$  di  $A$ . Il teorema vale ovviamente se  $n=1$ .

Supponiamo ora che il teorema valga per matrici reali simmetriche di ordine  $n-1$ . Sia  $A$  una matrice reale simmetrica di ordine  $n$ . Per il teorema fondamentale dell'algebra il polinomio caratteristico di  $A$  ha almeno una radice  $\lambda_1$  in  $C$  che per la Proposizione 1, essendo un autovalore di  $A$ , è reale. Sia allora  $\underline{q}_1$  un autovettore di  $A$  associato all'autovalore  $\lambda_1$  di norma 1 (ed ovviamente appartenente a  $R^n$ ). Estendiamo  $\underline{q}_1$  ad una base ortonormale  $B = \{\underline{q}_1, \underline{q}_2, \dots, \underline{q}_n\}$  di  $R^n$  (cosa che si può fare estendendo  $\underline{q}_1$  ad una base di  $R^n$  e poi applicando l'algoritmo di Gram Schmidt e la normalizzazione). Sia  $P = [\underline{q}_1 | \underline{q}_2 | \dots | \underline{q}_n]$  la matrice ortogonale formata dall'accostamento dei vettori colonna della base ortonormale  $B$  e sia  $C = P^T A P = P^{-1} A P$ . La matrice  $C$  rappresenta l'applicazione lineare  $f_A$  associata ad  $A$  rispetto alla nuova base  $B$ . La prima colonna di  $C$  è allora il vettore delle coordinate di  $f_A(\underline{q}_1)$  rispetto alla base

B. Poiché  $f_A(\underline{q}_1) = \lambda_1 \underline{q}_1$  si ha  $\underline{q}_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$ . La matrice C è reale simmetrica, infatti  $C^T = (P^T A P)^T = P^T A^T (P^T)^T =$

$P^T A P = C$ , dunque  $C = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & A_1 \end{bmatrix}$ , dove  $A_1$  è a sua volta essere reale simmetrica ed ha ordine  $n-1$ , quindi per ipotesi di induzione esiste una matrice ortogonale Q tale che  $Q^T A_1 Q = D_1$  con  $D_1$  matrice diagonale. Consideriamo allora la matrice  $R = \begin{bmatrix} 1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & Q \end{bmatrix}$ . Si verifica subito che  $R^T C R =$

$\begin{bmatrix} 1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & Q \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} \lambda_1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & A_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & Q \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & Q^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & A_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & Q \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & Q^T A_1 Q \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \underline{0}^T \\ \underline{0} & D_1 \end{bmatrix}$  è una matrice diagonale D. Quindi sostituendo a C la sua espressione  $P^T A P$  in funzione di A si ottiene  $R^T P^T A P R = (PR)^T A PR = D$ . La matrice  $U = PR$  è ortogonale, essendo prodotto di due matrici ortogonali, e quindi A è ortogonalmente diagonalizzabile.

Ne segue

**Corollario 1.** Sia A una matrice reale simmetrica di ordine n e siano  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$  i suoi autovalori distinti. Sia  $V(\lambda_i)$  l'autospazio associato all'autovalore  $\lambda_i$  e sia  $B_i$  una base ortonormale di  $V(\lambda_i)$ . Allora

- $B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_s$  è una base ortonormale di  $\mathbb{R}^n$ .
- $\mathbb{R}^n$  è la somma diretta degli autospazi  $V(\lambda_i)$
- Gli autospazi  $V(\lambda_i)$  sono a due a due ortogonali.

*Dim.* Dal teorema spettrale sappiamo che A è ortogonalmente diagonalizzabile, quindi ogni autovalore ha molteplicità geometrica uguale alla molteplicità algebrica, quindi la somma delle dimensioni degli autospazi associati agli autovalori di A è n. Dunque  $B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_s$  è formata da n elementi, ogni coppia di vettori in uno stesso  $B_i$  è formata per definizione da vettori ortonormali ed ogni vettore di  $B_i$  è per la Proposizione 2 ortogonale ad ogni vettore di  $B_j$  se  $i \neq j$ . Abbiamo così provato che  $B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_s$  è una base ortonormale di  $\mathbb{R}^n$ . Da questo segue che  $\mathbb{R}^n$  è somma degli autospazi  $V(\lambda_i)$ . Inoltre è noto che due autospazi associati ad autovalori distinti hanno in comune solo il vettore  $\underline{0}$ . La Proposizione 2 dice che gli autospazi  $V(\lambda_i)$  sono a due a due ortogonali.

**Corollario 2.** Sia A una matrice reale simmetrica di ordine n e siano  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$  i suoi autovalori distinti. Sia  $P_i$  la matrice proiezione sull'autospazio  $V(\lambda_i)$  associato all'autovalore  $\lambda_i$ . Allora

- $I = P_1 + P_2 + \dots + P_s$
- $A = \lambda_1 P_1 + \lambda_2 P_2 + \dots + \lambda_s P_s$  (decomposizione spettrale di A)
- Ogni  $P_i$  è simmetrica,  $P_i^2 = P_i$ ,  $P_i P_j = 0$ .

*Dim.* Poiché gli autospazi  $V(\lambda_i)$  sono a due a due ortogonali ogni vettore  $\underline{v}$  di  $\mathbb{R}^n$  si può scrivere come somma delle sue proiezioni ortogonali su tali autospazi. Avviamo dunque  $\underline{v} = \underline{v}_1 + \underline{v}_2 + \dots + \underline{v}_s$  dove, per ogni i,  $\underline{v}_i = P_i \underline{v}$ , dunque per ogni  $\underline{v}$  si ha  $I \underline{v} = P_1 \underline{v} + P_2 \underline{v} + \dots + P_s \underline{v}$  da cui si ricava la prima asserzione. Moltiplicando a sinistra per A entrambi i membri di  $I \underline{v} = P_1 \underline{v} + P_2 \underline{v} + \dots + P_s \underline{v}$  si ottiene  $A \underline{v} = A P_1 \underline{v} + A P_2 \underline{v} + \dots + A P_s \underline{v}$  da cui essendo  $P_i \underline{v}$  un elemento dell'autospazio  $V(\lambda_i)$  si ricava ottiene  $A \underline{v} = \lambda_1 P_1 \underline{v} + \lambda_2 P_2 \underline{v} + \dots + \lambda_s P_s \underline{v}$  da cui si ricava la seconda asserzione.

Da quanto osservato nel capitoletto sugli spazi euclidei per le matrici proiezione, sappiamo che ogni  $P_i$  è simmetrica e che  $P_i^2 = P_i$ . Ora per ogni vettore  $\underline{v}$ ,  $P_j(\underline{v}) \in V(\lambda_j)$  e se  $j \neq i$   $P_i(P_j \underline{v}) = \underline{0}$  essendo la proiezione ortogonale su  $V(\lambda_i)$  di un vettore ortogonale a  $V(\lambda_i)$  per cui  $P_i P_j$  è la matrice nulla.

Dalla decomposizione spettrale  $A = \lambda_1 P_1 + \lambda_2 P_2 + \dots + \lambda_s P_s$  ricaviamo, tenuto conto delle proprietà degli autovalori e autovettori associati, che per ogni  $n > 0$  si ha  $A^n = \lambda_1^n P_1 + \lambda_2^n P_2 + \dots + \lambda_s^n P_s$ ; inoltre se tutti gli autovalori di  $A$  sono diversi da 0 si ha  $A^{-1} = \lambda_1^{-1} P_1 + \lambda_2^{-1} P_2 + \dots + \lambda_s^{-1} P_s$ ; se  $f(x)$  è una funzione nel cui campo di esistenza stanno gli autovalori abbiamo  $f(A) = f(\lambda_1) P_1 + f(\lambda_2) P_2 + \dots + f(\lambda_s) P_s$ , in particolare se gli autovalori di  $A$  sono tutti non negativi possiamo definire  $\sqrt{A} = \sqrt{\lambda_1} P_1 + \dots + \sqrt{\lambda_s} P_s$ . Si verifica che la matrice così ottenuta è l'unica matrice il cui quadrato è uguale ad  $A$ .

## Endomorfismi simmetrici

**Def. 3.** Sia  $V$  uno spazio euclideo. Un endomorfismo  $f: V \rightarrow V$  si dice *simmetrico* se per ogni  $\underline{v}, \underline{w} \in V$  si ha  $\langle \underline{v}, f(\underline{w}) \rangle = \langle f(\underline{v}), \underline{w} \rangle$ .

- Un endomorfismo è simmetrico se e solo se rispetto ad ogni base ortonormale di  $V$  è rappresentato da una matrice simmetrica.

Osserviamo che lavorando con base ortonormale la matrice di Gram è la matrice identica e quindi il prodotto scalare diventa il prodotto scalare standard. Se  $f(\underline{v}) = A\underline{v}$ , con  $A$  matrice simmetrica, si ha allora  $\langle \underline{v}, f(\underline{w}) \rangle = \underline{v}^T A f(\underline{w}) = \underline{v}^T A^T f(\underline{w}) = (A\underline{v})^T f(\underline{w}) = \langle f(\underline{v}), \underline{w} \rangle$ . Viceversa se per ogni  $\underline{v}, \underline{w} \in V$  è  $\underline{v}^T A f(\underline{w}) = \underline{v}^T A^T f(\underline{w})$  si ricava subito  $A = A^T$ .

- Un endomorfismo è simmetrico se e solo se rispetti ad una base ortonormale di  $V$  è rappresentato da una matrice simmetrica.

Ovviamente se  $f$  è simmetrico è rappresentato da una matrice simmetrica rispetto ad una base ortonormale di  $V$ . Viceversa sia  $f$  rappresentato da una matrice simmetrica  $A$  rispetto ad una base ortonormale  $B$  di  $V$ . Sia  $B'$  una qualsiasi altra base ortonormale di  $V$ . Rispetto a  $B'$   $f$  è rappresentato da  $U^{-1}AU$  con  $U$  matrice di passaggio tra le due basi ortonormali e quindi ortogonale. Pertanto  $U^{-1}AU = U^T AU$  e anche rispetto alla nuova base  $f$  è rappresentata da una matrice simmetrica.

## .Forme quadratiche.

**Def. 4.** Una *forma quadratica reale*  $q(\underline{x})$  nelle variabili  $x_1, x_2, \dots, x_n$  è un polinomio di secondo grado (quadratica) omogeneo (forma) a coefficienti reali nelle variabili  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ; quindi

$q(\underline{x}) = a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n + a_{22}x_2^2 + 2a_{23}x_2x_3 + \dots + 2a_{2n}x_2x_n + \dots + 2a_{n-1n}x_{n-1}x_n + a_{nn}x_n^2 = \underline{x}^T A \underline{x}$  dove  $\underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$ , ed  $A$  è la matrice

reale simmetrica  $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$ . La forma quadratica si dice allora rappresentata da  $A$ .

**Esempio 1.** La forma quadratica  $x^2 + 4xy - y^2 + xz - 3z^2$  è rappresentata dalla matrice  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & \frac{1}{2} \\ 2 & -1 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & -3 \end{bmatrix}$ .

Per ogni forma quadratica  $q(\underline{x})$  si ha ovviamente  $q(\underline{0}) = 0$  e  $q(t\underline{x}) = t^2 q(\underline{x})$ , per ogni  $t \in \mathbb{R}$ .

**Def. 5.** Una forma quadratica reale nelle variabili  $x_1, x_2, \dots, x_n$  si dice

- *definita positiva (negativa)* se  $q(\underline{x}) > 0$  ( $< 0$ ) per ogni  $\underline{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\underline{x} \neq \underline{0}$ ,
- *semidefinita positiva (negativa)* se  $q(\underline{x}) \geq 0$  ( $\leq 0$ ) per ogni  $\underline{x} \in \mathbb{R}^n$ , ed esiste un  $\underline{x} \neq \underline{0}$  per cui  $q(\underline{x}) = 0$ ,

- *indefinita* se esistono  $\underline{x}_1, \underline{x}_2 \in \mathbb{R}^n$  tali che  $q(\underline{x}_1) < 0 < q(\underline{x}_2)$ .

Una matrice simmetrica  $A$  si dice (semi)definita positiva (negativa), indefinita se la forma quadratica  $\underline{x}^T A \underline{x}$  è (semi)definita positiva (negativa), indefinita.

Le matrici reali simmetriche definite positive sono legate al prodotto scalare. Infatti abbiamo visto che dato uno spazio euclideo  $V$  di dimensione finita  $n$  e considerata una sua base  $B = \{\underline{b}_1, \underline{b}_2, \dots, \underline{b}_n\}$  il prodotto scalare di due vettori  $\underline{v}, \underline{w} \in V$  si può scrivere nella forma  $(\underline{v}|_B)^T G \underline{w}|_B$  dove  $G$  è la matrice il cui generico elemento di posto  $(i, j)$  è il prodotto scalare  $\langle \underline{b}_i, \underline{b}_j \rangle$ ,  $G$  si chiama matrice di Gram del prodotto scalare e per le proprietà del prodotto scalare deve essere una matrice reale simmetrica definita positiva. Viceversa se abbiamo una matrice  $G$  reale simmetrica definita positiva  $\langle \underline{x}, \underline{y} \rangle = \underline{x}^T G \underline{y}$  è un prodotto scalare su  $\mathbb{R}^n$ .

Lo studio del segno di una forma quadratica ha molte applicazioni ed è facilitato se la forma quadratica è trasformata in una forma che contiene solo i termini coi quadrati delle variabili.

Consideriamo la forma quadratica  $q(\underline{x}) = \underline{x}^T A \underline{x}$ , con un cambiamento di base  $\underline{x} = S \underline{X}$  la forma diventa  $q(\underline{X}) = \underline{X}^T (S^T A S) \underline{X}$ .

Poiché  $A$  è reale simmetrica, per il teorema spettrale esiste sempre una trasformazione ortogonale  $\underline{x} = Q \underline{X}$  tale che  $q(\underline{x})$  diventi  $q(\underline{X}) = \lambda_1 X_1^2 + \lambda_2 X_2^2 + \dots + \lambda_n X_n^2$  dove  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  sono gli autovalori di  $A$ . Siano  $\lambda_{\min}, \lambda_{\max}$  rispettivamente il minimo ed il massimo fra gli autovalori di  $A$ , dalla espressione  $q(\underline{X}) = \lambda_1 X_1^2 + \lambda_2 X_2^2 + \dots + \lambda_n X_n^2$  si ricava subito che  $\lambda_{\min} \|\underline{X}\|^2 \leq q(\underline{X}) \leq \lambda_{\max} \|\underline{X}\|^2$ . Poiché ovviamente  $q(\underline{x})$  e  $q(\underline{X})$  hanno lo stesso segno, si ha

**Proposizione 3.** Sia  $q(\underline{x}) = \underline{x}^T A \underline{x}$ . Allora

- $q(\underline{x})$  è definita positiva (negativa) se  $A$  ha tutti gli autovalori positivi (negativi)
- $q(\underline{x})$  è semidefinita positiva (negativa) se  $A$  ha tutti gli autovalori non negativi (non positivi) ed uno almeno nullo (quindi  $A$  ha determinante 0)
- $q(\underline{x})$  è indefinita se ha un autovalore negativo ed uno positivo.

**Def.5.** Si chiama *minore principale* di una matrice quadrata  $A$  di ordine  $n$  il determinante di una qualsiasi sottomatrice quadrata di  $A$  la cui diagonale stia sulla diagonale di  $A$ . Si chiama *minore principale di Nord Ovest (NO)* di ordine  $k$  di  $A$ , il determinante della sottomatrice ottenuta da  $A$  eliminando le ultime  $n-k$  righe e le ultime  $n-k$  colonne di  $A$ .

Si può verificare che

**Proposizione 4.** Una matrice reale simmetrica  $A$  è definita positiva se e solo se i minori principali di nord ovest di  $A$  sono positivi, è semidefinita positiva se e solo se  $\det A = 0$  e i minori principali di NO di  $A$  sono non negativi, è definita negativa se e solo se i minori principali di nord ovest di  $A$  di ordine  $k$  hanno il segno di  $(-1)^k$ , è semidefinita negativa se e solo se  $\det A = 0$  e i minori principali di NO di  $A$  o sono nulli o hanno il segno di  $(-1)^k$ , altrimenti è indefinita.

Questa proposizione è di aiuto nel calcolare il segno di una forma quadratica, in quanto è in generale difficile calcolare esplicitamente gli autovalori di una matrice.

**Def.6.** Una matrice  $B$  si dice *congruente* ad una matrice  $A$  se esiste una matrice non singolare  $S$  tale che  $B = S^T A S$ .

Si può verificare che

- Se  $B$  è congruente ad una matrice simmetrica  $A$ , anche  $B$  è simmetrica

- La relazione di congruenza fra matrici simmetriche è una relazione di equivalenza.
- Sia  $q(x) = \underline{x}^T A \underline{x}$  una forma quadratica, allora  $A$  è congruente ad una matrice diagonale (basta infatti usare il teorema spettrale, visto che  $A$  è reale e simmetrica)
- Due matrici congruenti non sono sempre simili (infatti sono simili se e solo se  $S$  è una matrice ortogonale)
- Due matrici sono congruenti se e solo se rappresentano a stessa forma quadratica rispetto a coordinate distinte
- Due matrici sono congruenti se e solo se hanno lo stesso numero di autovalori positivi e lo stesso numero di autovalori negativi (legge di inerzia di Sylvester);
- Sia  $A$  una matrice quadrata e simmetrica di ordine  $n$  con  $s$  autovalori positivi,  $t$  autovalori negativi (ovviamente  $s+t \leq n$ ), allora esiste un cambiamento di coordinate  $\underline{x} = S \underline{X}$  tale che la forma quadratica associata ad  $A$  diventa  $q(\underline{X}) = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_t^2 - X_{t+1}^2 - \dots - X_{t+s}^2$ .

La terna  $(t, n-t-s, s)$  si dice *segnatura delle forma quadratica*.

Per estensione a quanto si fa in  $\mathbb{R}^2$  ed  $\mathbb{R}^3$  introduciamo le seguenti definizioni

**Def.7.** Chiamiamo *rototraslazione in  $\mathbb{R}^n$*  una qualsiasi trasformazione del tipo  $\underline{x} = U \underline{X} + \underline{v}$ ,

dove  $\underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$ ,  $\underline{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$  ed  $U$  è una matrice ortogonale di ordine  $n$  con  $\det U = 1$ .

## Quadriche in $\mathbb{R}^n$ .

**Def.8.** Chiamiamo *quadrica* di  $\mathbb{R}^n$  l'insieme dei vettori  $\underline{x}$  di  $\mathbb{R}^n$  tali che  $\underline{x}^T A \underline{x} + 2 \underline{b}^T \underline{x} + c = 0$

dove  $A$  è una matrice reale simmetrica di ordine  $n$ ,  $\underline{b}$  è un vettore di  $\mathbb{R}^n$ ,  $c$  è un numero reale.

Se si identificano i vettori di  $\mathbb{R}^n$  con i punti di uno spazio ad  $n$  dimensioni le cui coordinate sono le componenti del vettore rispetto alla base canonica possiamo chiamare quadrica di  $\mathbb{R}^n$  il luogo dei punti di  $\mathbb{R}^n$  tali le cui coordinate soddisfano una equazione  $p(\underline{x}) = 0$  con  $p(\underline{x}) = \underline{x}^T A \underline{x} + 2 \underline{b}^T \underline{x} + c$  polinomio di secondo grado nelle variabili  $x_1, x_2, \dots, x_n$ .  $\underline{x}^T A \underline{x}$  è la parte dei termini quadratici del polinomio (quindi è una forma quadratica),  $2 \underline{b}^T \underline{x}$  è il complesso dei termini lineari,  $c$  è il termine noto.

**Lemma 1.** Sotto l'azione di una rototraslazione  $\underline{x} = U \underline{X} + \underline{v}$ , un polinomio di secondo grado  $p(\underline{x}) = \underline{x}^T A \underline{x} + 2 \underline{b}^T \underline{x} + c$  viene portato nella forma  $\tilde{p}(\underline{X}) = \underline{X}^T \tilde{A} \underline{X} + 2 \tilde{\underline{b}}^T \underline{X} + \tilde{c}$  dove :

- $\tilde{A} = U^T A U$ ,
- $\tilde{\underline{b}} = U^T (A \underline{v} + \underline{b})$ ,
- $\tilde{c} = \underline{v}^T A \underline{v} + 2 \underline{b}^T \underline{v} + c$ .

*Dim.* Sostituendo  $U \underline{X} + \underline{v}$  ad  $\underline{x}$  in  $p(\underline{x})$  si ha  $\tilde{p}(\underline{X}) = (\underline{X}^T U^T + \underline{v}^T) A (U \underline{X} + \underline{v}) + 2 \underline{b}^T (U \underline{X} + \underline{v}) + c = \underline{X}^T U^T A U \underline{X} + \underline{X}^T U^T A \underline{v} + \underline{v}^T A U \underline{X} + \underline{v}^T A \underline{v} + 2 \underline{b}^T U \underline{X} + 2 \underline{b}^T \underline{v} + c$ , da cui tenuto conto che  $\underline{X}^T U^T A \underline{v} = \underline{v}^T A U \underline{X}$  (perché  $(\underline{X}^T U^T A \underline{v})^T = \underline{v}^T A U \underline{X}$  essendo  $A$  simmetrica ed una matrice di tipo  $(1,1)$  coincide con la sua trasposta), si ottiene  $\tilde{p}(\underline{X}) = \underline{X}^T U^T A U \underline{X} + 2 \underline{v}^T A U \underline{X} + \underline{v}^T A \underline{v} + 2 \underline{b}^T U \underline{X} + 2 \underline{b}^T \underline{v} + c + 2 \underline{b}^T U \underline{X} + \underline{v}^T A \underline{v} + 2 \underline{b}^T \underline{v} + c = \underline{X}^T (U^T A U) \underline{X} + 2 [U^T (A \underline{v} + \underline{b})]^T \underline{X} + (\underline{v}^T A \underline{v} + 2 \underline{b}^T \underline{v} + c)$ , in cui ancora si è tenuto conto che  $A$  è simmetrica.

**Osservazione 1.** L'equazione  $\underline{x}^T A \underline{x} + 2 \underline{b}^T \underline{x} + c = 0$  può essere scritta nella forma più compatta  $\underline{z}^T B \underline{z} = 0$ ,

dove  $\underline{z} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \\ 1 \end{bmatrix}$  e  $B = \begin{bmatrix} A & \underline{b} \\ \underline{b}^T & c \end{bmatrix}$ . La rototraslazione  $\underline{x} = U \underline{X} + \underline{v}$  può essere scritta nella forma  $\underline{z} = F \underline{Z}$  dove

$\underline{Z} = \begin{bmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_n \\ 1 \end{bmatrix}$ ,  $F = \left[ \begin{array}{c|c} U & \underline{v} \\ \hline \underline{0}^T & 1 \end{array} \right]$ . Usando queste notazioni, sotto l'azione della rototraslazione, l'equazione della

quadrica diventa  $\underline{Z}^T \tilde{B} \underline{Z} = 0$  con  $\tilde{B} = F^T B F$ ,  $B$  e  $\tilde{B}$  quindi sono matrici congruenti ma non simili in quanto  $F$  non è ortogonale, hanno tuttavia lo stesso determinante in quanto  $\det F = 1$ .

Possiamo quindi dimostrare il seguente

**Teorema 2** Sia  $p(\underline{x}) = \underline{x}^T B \underline{x} = \underline{x}^T A \underline{x} + 2\underline{b}^T \underline{x} + c$  un polinomio di secondo grado nelle variabili  $x_1, x_2, \dots, x_n$  (ovvero sia  $p(\underline{x}) = 0$  l'equazione di una quadrica in  $\mathbb{R}^n$ ) Allora:

- gli autovalori e quindi il rango e la traccia di  $A$ , il determinante ed il rango di  $B$  sono invarianti per rototraslazioni;
- se  $r = \text{rk } A$  e  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  sono gli autovalori non nulli di  $A$ , il polinomio  $p(\underline{x})$  può essere portato tramite una isometria (rototraslazione)  $\underline{x} = U\underline{X} + \underline{v}$  in una delle seguenti forme
  - $\bar{p}(\underline{X}) = \lambda_1 X_1^2 + \lambda_2 X_2^2 + \dots + \lambda_r X_r^2 + c'$ , con  $c' = 0$  se  $\text{rk } B = r$   $c' \neq 0$  se  $\text{rk } B = r + 1$
  - $\bar{p}(\underline{X}) = \lambda_1 X_1^2 + \lambda_2 X_2^2 + \dots + \lambda_r X_r^2 + 2pX_{r+1}$  con  $p \neq 0$ , se  $\text{rk } B = r + 2$ .

*Dim.* Come visto nel lemma 1 la matrice  $\tilde{A}$  ottenuta da  $A$  dopo aver applicato una rototraslazione è ortogonalmente simile ad  $A$ , e quindi ha gli stessi autovalori di  $A$  e di conseguenza lo stesso determinante (che è il prodotto degli autovalori) e la stessa traccia (che è la somma degli autovalori).

Come notato nell'osservazione 1  $\tilde{B}$  non è simile a  $B$  ma ha lo stesso determinante di  $B$ , ed inoltre essendo  $F$  ha anche lo stesso rango di  $B$ . Abbiamo quindi dimostrato il primo punto del teorema.

Portiamo ora  $p(\underline{x})$  a forma canonica, mediante un'opportuna rototraslazione. Osserviamo che se agiamo su  $p(\underline{x})$  con una traslazione del tipo  $\underline{x} = \underline{X} + \underline{v}$ , non modifichiamo i termini quadratici (ovvero la matrice  $A$ ), mentre trasformiamo il vettore  $\underline{b}$  in  $A\underline{v} + \underline{b}$ ; se invece agiamo su  $p(\underline{x})$  con una rotazione del tipo  $\underline{x} = U\underline{X}$  trasformiamo  $A$  in  $U^T A U$  e  $\underline{b}$  in  $U^T \underline{b}$ . Useremo quindi le traslazioni per eliminare, dove possibile, i termini lineari nell'equazione della quadrica. Distinguiamo due casi

1) Sia  $\text{rk } A = \text{rk } [A \mid \underline{b}]$ , allora esiste un vettore  $\underline{w}$  soluzione del sistema lineare  $A\underline{x} = -\underline{b}$ , per cui, con la traslazione  $\underline{x} = \underline{x}' + \underline{w}$ , otteniamo  $p_1(\underline{x}') = p(\underline{x}' + \underline{w}) = (\underline{x}')^T A \underline{x}' + 2(A\underline{w} + \underline{b})^T \underline{x}' + c' = (\underline{x}')^T A \underline{x}' + c'$  dove  $c' = \underline{w}^T A \underline{w} + 2\underline{b}^T \underline{w} + c$  (tenuto conto del Lemma 1). Poiché  $A$  è reale simmetrica per il teorema spettrale esiste una matrice ortogonale  $U$ , tale che  $U^T A U = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$ .  $U$  è la matrice formata dall'accostamento dei vettori di una base di autovettori di  $A$ . Si può assumere che  $U$  abbia determinante 1, perché in caso il determinante fosse -1, basta cambiare il segno di un autovettore, dunque la trasformazione  $\underline{x}' = U\underline{X}$  è una isometria lineare del tipo richiesto. Applicando tale isometria a  $p_1(\underline{x}')$  otteniamo  $\bar{p}(\underline{X}) = p_1(U\underline{X}) = \lambda_1 X_1^2 + \lambda_2 X_2^2 + \dots + \lambda_r X_r^2 + c'$ . Ora l'equazione della quadrica in forma compatta

diventa  $\underline{Z}^T B' \underline{Z} = 0$  ove se  $c' = 0$   $B' = \left[ \begin{array}{c|c} U^T A U & \underline{0} \\ \hline \underline{0}^T & 0 \end{array} \right]$  e dunque  $\text{rk } A = \text{rk } (U^T A U) = \text{rk } B' = \text{rk } B$ ; se invece  $c' \neq 0$

$B' = \left[ \begin{array}{c|c} U^T A U & \underline{0} \\ \hline \underline{0}^T & c' \end{array} \right]$  e quindi  $\text{rk } B = \text{rk } B' = \text{rk } (U^T A U) + 1 = \text{rk } A + 1$  ed abbiamo quindi trovato il primo caso del secondo punto del teorema.

2) Sia allora  $\text{rk } A < \text{rk } [A \mid \underline{b}]$ . In tal caso  $\underline{b} \notin \text{Col}(A)$ . Allora possiamo scrivere  $\underline{b} = \underline{b}_0 + \underline{b}_1$ , dove  $\underline{b}_0 \in \text{Col}(A)$  e  $\underline{b}_1 \in \text{Col}(A)^\perp$  ed ovviamente  $\underline{b}_1 \neq \underline{0}$ . Essendo  $A$  simmetrica,  $\text{Col}(A) = \text{Row}(A)$ , e quindi  $\underline{b}_1 \in \text{Row}(A)^\perp = \ker A$  (infatti un vettore  $\underline{v}$  appartiene a  $\text{Row}(A)^\perp$  se e solo se è ortogonale ad ogni generatore di  $\text{Row}(A)$ , cioè se e solo se il prodotto (righe per colonne) di ogni riga di  $A$  per  $\underline{v}$  è 0, quindi se e solo se  $A\underline{v} = \underline{0}$ ). Poiché  $\underline{b}_0 \in \text{Col}(A)$  esiste un vettore  $\underline{w}$  soluzione del sistema  $A\underline{x} = -\underline{b}_0$ , per cui con la traslazione  $\underline{x} = \underline{x}' + \underline{w}$ , otteniamo  $p_1(\underline{x}') = p(\underline{x}' + \underline{w}) = (\underline{x}')^T A \underline{x}' + 2\underline{b}_1^T \underline{x}' + c'$  dove  $\underline{b}_1$  è la proiezione ortogonale di  $\underline{b}$  su  $\text{Col}(A)$ , appartiene a  $\ker A$  e quindi è un autovettore di  $A$  associato all'autovalore 0 e  $c' =$

$\underline{w}^T A \underline{w} + 2 \underline{b}^T \underline{w} + c$ . Ora la matrice reale simmetrica  $A$  può essere diagonalizzata da una qualsiasi matrice le cui colonne sono una base ortonormale di autovettori di  $A$ . Tale base si ottiene come unione delle basi ortonormali degli autospazi associati ai vari autovalori di  $A$ . Avremo quindi una base ortonormale composta da  $\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_r$  che sono autovettori di norma 1 a due a due ortogonali appartenenti agli autospazi associati agli autovalori non nulli  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  di  $A$  (che possono essere non tutti distinti) e da  $n-r$  vettori che sono una base ortonormale dell'autospazio associato all'autovalore 0 (che coincide con  $\ker A$ ). Usando l'algoritmo di Gram-Schmidt costruiamo una base ortonormale  $\underline{v}_{r+1}, \underline{v}_{r+2}, \dots, \underline{v}_n$  di  $\ker A$  usando come primo vettore  $\underline{v}_{r+1} = \frac{\underline{b}_1}{\|\underline{b}_1\|}$ . Sia  $U$  la matrice, che (come già notato) possiamo pensare di determinante 1, formata dall'accostamento dei vettori ortonormali  $\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n$ . La isometria lineare  $\underline{x}' = U \underline{x}$  agisce sul polinomio  $p_1(\underline{x}')$  portandolo nella forma  $p_2(\underline{X}') = p_1(U \underline{x}') = (\underline{X}')^T U^T A U \underline{X}' + 2 \underline{b}_1^T U \underline{X}' + c'$  dove  $U^T A U = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$ .  $\underline{b}_1^T U$  è un vettore riga la cui componente  $i$ -esima si ottiene moltiplicando  $\underline{b}_1^T$  per la  $i$ -esima colonna di  $U$ . Tutte le colonne di  $U$  (eccetto la  $r+1$  esima) sono ortogonali a  $\underline{b}_1$  e quindi tutte le componenti  $i$ -esime con  $i \neq r+1$  del vettore  $\underline{b}_1^T U$  sono nulle. La  $r+1$  esima componente è invece  $\underline{b}_1^T \frac{\underline{b}_1}{\|\underline{b}_1\|} = \|\underline{b}_1\|$ . Da qui si ha  $p_2(\underline{X}') = (\underline{X}')^T \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0) \underline{X}' + 2 \|\underline{b}_1\| X'_{r+1} + c'$ . Facendo la traslazione  $X_i = X'_i$  per ogni  $i \neq r+1$ , e  $X'_{r+1} = X_{r+1} - \|\underline{b}_1\|/2$  si ha  $\bar{p}(\underline{X}) = \lambda_1 X_1^2 + \lambda_2 X_2^2 + \dots + \lambda_r X_r^2 + 2p X_{r+1}$  con  $p \neq 0$  ed abbiamo quindi trovato il terzo caso del secondo punto del teorema. L'equazione della quadrica in forma compatta diventa  $\underline{Z}^T B' \underline{Z} = 0$  dove la sottomatrice formata dalle prime  $r+2$  righe e colonne di  $B'$  è  $\begin{bmatrix} U^T A U & \underline{0} & \underline{0} \\ \underline{0}^T & 0 & p \\ \underline{0}^T & p & 0 \end{bmatrix}$  e le restanti  $n-(r+2)$  righe e colonne sono tutte nulle. Pertanto  $\text{rk } B = \text{rk } B' = \text{rk}(U^T A U) + 2 = \text{rk } A + 2$ .