

# Singularni razcep - 1. del

# 1. Pozitivno semidefinitne matrice

Te matrice bomo potrebovali pri konstrukciji singularnega razcepa.

## Definicija pozitivno semidefinitne in pozitivno definitne matrice

Matrika  $A$  je **pozitivno semidefinitna**, če je sebiadjungirana in če velja  $\langle Av, v \rangle \geq 0$  za vsak vektor  $v$ . Matrika  $A$  je **pozitivno definitna**, če je sebiadjungirana in če velja  $\langle Av, v \rangle > 0$  za vsak neničeln vektor  $v$ .

Oznake: Če je matrika  $A$  pozitivno semidefinitna pišemo  $A \geq 0$ .

Če je matrika  $A$  pozitivno definitna, pišemo  $A > 0$ .

Opomba: V obeh definicijah uporabljamo standardni skalarni produkt, ki je definiran z  $\langle u, v \rangle = v^*u$ . Torej je  $\langle Av, v \rangle = v^*Av$ .

Opomba: Pozitivno definitne matrice so poseben primer pozitivno semidefinitnih matric. Te pa so poseben primer sebiadjungiranih matric.

Opomba: Lahko bi definirali tudi pojem pozitivno (semi)definitne linearne preslikave iz  $V$  v  $V$ , kjer je  $V$  vektorski prostor s skalarnim produktom.

Oglejmo si nekaj lastnosti pozitivno semidefinitnih matrik.

### Izrek (Karakterizacije pozitivno semidefinitnih matrik)

Za kompleksno matriko  $A$  so ekvivalentne naslednje trditve:

- 1  $A$  je pozitivno semidefinitna.
- 2  $A$  je sebiadjungirana in vse njene lastne vrednosti so  $\geq 0$ .
- 3 Obstaja taka unitarna matrika  $P$  in taka diagonalna matrika  $D$ , ki ima vse elemente realne in  $\geq 0$ , da velja  $A = PDP^{-1}$ .
- 4 Obstaja taka sebiadjungirana matrika  $B$ , da velja  $A = B^2$ .
- 5 Obstaja taka matrika  $B$  (ne nujno kvadratna), da velja  $A = B^*B$ .

Dokaz. Če velja (1), potem za vsako lastno vrednost  $\lambda$  matrike  $A$  in za vsak pripadajoči lastni vektor  $v$  velja  $\lambda \langle v, v \rangle = \langle \lambda v, v \rangle = \langle Av, v \rangle \geq 0$ . Ker je  $v \neq 0$ , odtod sledi  $\lambda \geq 0$ . Torej velja (2).

Vemo, da se da vsako sebiadjungirano matriko  $A$  izraziti kot  $A = PDP^{-1}$ , kjer je  $P$  unitarna matrika in  $D$  realna diagonalna matrika, ki ima po diagonali lastne vrednosti matrike  $A$ . Torej iz (2) sledi (3).

Če velja (3), lahko diagonalne elemente matrike  $D$  korenimo. Torej obstaja taka realna diagonalna matrika  $E$ , da je  $D = E^2$ . Definirajmo matriko  $B := PEP^{-1}$ . Ker je matrika  $P$  unitarna, je matrika  $B$  sebiadjungirana in velja  $B^2 = (PEP^{-1})^2 = PE^2P^{-1} = PDP^{-1} = A$ . Torej velja (4).

Očitno iz (4) sledi (5). Če velja (5), potem je  $A^* = (B^*B)^* = B^*B = A$ . Poleg tega je  $\langle B^*Bv, v \rangle = \langle Bv, Bv \rangle \geq 0$  za vsak  $v$ . Torej velja (1).  $\square$

Sedaj lahko definiramo osnovni pojem, ki nastopa v singularnem razcepu.

### Definicija singularne vrednosti matrike

Naj bo  $B$  kompleksna  $m \times n$  matrika in  $\sigma$  nenegativno realno število. Pravimo, da je  $\sigma$  **singularna vrednost** matrike  $B$ , če je  $\sigma^2$  lastna vrednost  $n \times n$  matrike  $B^*B$ .

Opomba. Po izreku so vse lastne vrednosti matrike  $A = B^*B$  realne in  $\geq 0$ . Njihovi kvadratni koreni so ravno singularne vrednosti matrike  $B$ . Če so stolpci  $B$  linearno neodvisni, potem 0 ni lastna vrednost matrike  $B^*B$  (sledi iz  $\text{Ker } B^*B = \text{Ker } B = \{0\}$ ) torej so vse singularne vrednosti  $> 0$ .

## Pozitivno definitna verzija izreka

Za kompleksno matriko  $A$  so ekvivalentne trditve:

- 1  $A$  je pozitivno definitna.
- 2  $A$  je sebiadjungirana in vse njene lastne vrednosti so  $> 0$ .
- 3  $A = PDP^{-1}$  za unitarno matriko  $P$  in diagonalno matriko  $D > 0$ .
- 4  $A = B^2$  za obrnljivo sebiadjungirano matriko  $B$ .
- 5  $A = B^*B$  za matriko  $B$  z linearno neodvisnimi stolpci.

## Realna verzija izreka

Za vsako realno matriko  $A$  so ekvivalentne trditve:

- 1  $A$  je pozitivno semidefinitna.
- 2  $A$  je simetrična in vse njene lastne vrednosti so  $\geq 0$ .
- 3  $A = PDP^{-1}$  za ortogonalno matriko  $P$  in diagonalno matriko  $D \geq 0$ .
- 4  $A = B^2$  za simetrično matriko  $B$ .
- 5  $A = B^T B$  za realno matriko  $B$ , ki ni nujno kvadratna.

Opomba: Pogosto se zastavi vprašanje ali že iz pogoja  $\langle Av, v \rangle \geq 0$  za vsak  $v$  sledi, da je  $A$  pozitivno semidefinitna. V realnem primeru je odgovor ne, v kompleksnem primeru pa je odgovor da.

Prvi del dokaza: Če je  $A$  neničelna realna matrika, ki zadošča  $A^T = -A$ , potem  $A$  ni sebiadjungirana, vendar velja  $\langle Av, v \rangle = 0$  za vsak realen  $v$ .

Velja namreč  $v^T Av = (v^T Av)^T = v^T A^T v = -v^T Av$ , torej je  $v^T Av = 0$ .

Drugi del dokaza. Pokažimo, da je kompleksna  $n \times n$  matrika  $A$  sebiadjungirana natanko tedaj, ko velja  $\langle Av, v \rangle \in \mathbb{R}$  za vsak  $v \in \mathbb{C}^n$ .

Za  $B := A - A^*$  velja  $\langle Bv, v \rangle = \langle Av, v \rangle - \langle A^*v, v \rangle = \langle Av, v \rangle - \overline{\langle Av, v \rangle}$ .

Torej je  $\langle Av, v \rangle \in \mathbb{R}$  natanko tedaj, ko je  $\langle Bv, v \rangle = 0$ . Če je  $\langle Bv, v \rangle = 0$

za vsak  $v$ , potem vstavimo  $v = u + u'$  in dobimo  $\langle Bu, u' \rangle + \langle Bu', u \rangle = 0$

za vsaka  $u, u'$ . (Ker je  $\langle Bu, u \rangle = \langle Bu', u' \rangle = 0$ .) Če namesto  $u$  vstavimo

$iu$ , dobimo  $i\langle Bu, u' \rangle - i\langle Bu', u \rangle = 0$  za vsaka  $u, u'$ . Če to enačbo delimo z

$i$  in jo prištejemo k gornji enačbi, dobimo  $\langle Bu, u' \rangle = 0$  za vsaka  $u, u'$ . Če

vstavimo  $u' = Bu$ , dobimo  $Bu = 0$  za vsak  $u$ . Torej je  $B = 0$ .

## 2. Klasifikacija skalarnih produktov

V tem razdelku bomo opisali vse skalarne produkte na  $\mathbb{R}^n$  in  $\mathbb{C}^n$ .

Standardni skalarni produkt je definiran z  $\langle u, v \rangle = v^* u$ . Na dolgo

$$\left\langle \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{bmatrix} \right\rangle = \alpha_1 \bar{\beta}_1 + \dots + \alpha_n \bar{\beta}_n = \begin{bmatrix} \bar{\beta}_1 & \dots & \bar{\beta}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}$$

Vsak drug skalarni produkt bomo označili z  $[u, v]$ .

### Trditev

Če je  $A$  kompleksna pozitivno definitna  $n \times n$  matrika, potem je z

$$[u, v] := \langle Au, v \rangle$$

definiran skalarni produkt na  $\mathbb{C}^n$ . Če je  $A$  realna pozitivno definitna  $n \times n$  matrika, potem nam ista formula da skalarni produkt na  $\mathbb{R}^n$ .

Dokaz: Preverimo, da  $[u, v]$  zadošča vsem trem lastnostim iz definicije skalarnega produkta.

Ker je  $A$  pozitivno definitna matrika, velja  $\langle Au, u \rangle > 0$  za vsak neničeln vektor  $u$ . Torej velja  $[u, u] > 0$  za vsak neničeln vektor  $u$ .

Ker je  $A = A^*$ , velja za vsak  $u$  in vsak  $v$

$$[v, u] = \langle Av, u \rangle = \langle v, A^*u \rangle = \langle v, Au \rangle = \overline{\langle Au, v \rangle} = \overline{[u, v]}$$

To je ravno konjugirana simetričnost.

Preverimo še linearnost v prvem faktorju. Velja

$$\begin{aligned} [\alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2, v] &= \langle A(\alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2), v \rangle = \langle \alpha_1 Au_1 + \alpha_2 Au_2, v \rangle = \\ &= \alpha_1 \langle Au_1, v \rangle + \alpha_2 \langle Au_2, v \rangle = \alpha_1 [u_1, v] + \alpha_2 [u_2, v] \end{aligned}$$

za vektorje  $u_1, u_2, v$  in skalarja  $\alpha_1, \alpha_2$ . □



Pokažimo še, da smo na ta način dobili vse skalarne produkte na  $\mathbb{R}^n$  in  $\mathbb{C}^n$ .

### Trditev

Za vsak skalarni produkt  $[u, v]$  na  $\mathbb{C}^n$  obstaja taka kompleksna pozitivno definitna  $n \times n$  matrika  $A$ , da za vsak  $u \in \mathbb{C}^n$  in vsak  $v \in \mathbb{C}^n$  velja

$$[u, v] = \langle Au, v \rangle.$$

Za vsak skalarni produkt  $[u, v]$  na  $\mathbb{R}^n$  obstaja taka realna pozitivno definitna  $n \times n$  matrika  $A$ , da za vsaka  $u, v \in \mathbb{R}^n$  velja  $[u, v] = \langle Au, v \rangle$ .

Dokaz: Naj bo  $e_1, \dots, e_n$  standardna baza za  $\mathbb{C}^n$ . Pokažimo, da je

$$A = \begin{bmatrix} [e_1, e_1] & \dots & [e_n, e_1] \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ [e_1, e_n] & \dots & [e_n, e_n] \end{bmatrix}$$

iskana matrika.

Iz konjugirane simetričnosti skalarnega produkta  $[u, v]$  sledi, da je

$$A^* = \begin{bmatrix} \overline{[e_1, e_1]} & \dots & \overline{[e_1, e_n]} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \overline{[e_n, e_1]} & \dots & \overline{[e_n, e_n]} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} [e_1, e_1] & \dots & [e_n, e_1] \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ [e_1, e_n] & \dots & [e_n, e_n] \end{bmatrix} = A.$$

Po drugi strani za  $u = \sum_{i=1}^n \alpha_i e_i$  in  $v = \sum_{j=1}^n \beta_j e_j$  velja

$$[u, v] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \bar{\beta}_j [e_i, e_j] =$$

$$= \begin{bmatrix} \bar{\beta}_1 & \dots & \bar{\beta}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} [e_1, e_1] & \dots & [e_n, e_1] \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ [e_1, e_n] & \dots & [e_n, e_n] \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = v^* A u = \langle A u, v \rangle$$

Odtod sledi, da je  $A$  pozitivno definitna, saj za vsak neničeln  $u$  velja

$$\langle A u, u \rangle = [u, u] > 0.$$

### 3. QR razcep in razcep Choleskega

Oglejmo si dva znana razcepa matrik.

#### Izrek (QR razcep)

Če je matrika  $A$  obrnljiva kompleksna matrika, potem obstaja unitarna matrika  $Q$  in taka zgornje trikotna matrika  $R$ , da je  $A = QR$ . Če je  $A$  realna, lahko  $Q$  in  $R$  izberemo tako, da sta realni.

Dokaz: Naj bodo  $v_1, \dots, v_n$  stolpci matrike  $A$ , ker je  $A$  obrnljiva, so ti vektorji baza za  $\mathbb{C}^n$ . Napravimo Gram-Schmidtovo ortogonalizacijo

$$\begin{aligned} w_1 &= v_1, & e_1 &= \frac{w_1}{\|w_1\|} \\ w_2 &= v_2 - \langle v_2, e_1 \rangle e_1, & e_2 &= \frac{w_2}{\|w_2\|} \\ &\vdots & &\vdots \\ w_n &= v_n - \langle v_n, e_1 \rangle e_1 - \dots - \langle v_n, e_{n-1} \rangle e_{n-1}, & e_n &= \frac{w_n}{\|w_n\|} \end{aligned}$$

Pomnožimo  $i$ -to enačbo skalarno z  $e_i$  in dobimo  $\langle w_i, e_i \rangle = \langle v_i, e_i \rangle$ .

Torej je  $w_i = \frac{\langle w_i, w_i \rangle}{\|w_i\|^2} w_i = \langle w_i, e_i \rangle e_i = \langle v_i, e_i \rangle e_i$  za vsak  $i$ . Odtod sledi

$$\begin{aligned}v_1 &= \langle v_1, e_1 \rangle e_1, \\v_2 &= \langle v_2, e_1 \rangle e_1 + \langle v_2, e_2 \rangle e_2, \\&\vdots \\v_n &= \langle v_n, e_1 \rangle e_1 + \langle v_n, e_2 \rangle e_2 + \dots + \langle v_n, e_n \rangle e_n.\end{aligned}$$

kar lahko po matrično zapišemo z

$$\begin{aligned}& \begin{bmatrix} v_1 & v_2 & \dots & v_n \end{bmatrix} = \\& = \begin{bmatrix} e_1 & e_2 & \dots & e_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \langle v_1, e_1 \rangle & \langle v_2, e_1 \rangle & \dots & \langle v_n, e_1 \rangle \\ 0 & \langle v_2, e_2 \rangle & \dots & \langle v_n, e_2 \rangle \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \langle v_n, e_n \rangle \end{bmatrix}.\end{aligned}$$

Torej je res  $A = QR$ , kjer je  $Q$  unitarna in  $R$  zgornje trikotna. □

## Izrek (Razcep Choleskega)

Če je matrika  $A$  pozitivno definitna, potem obstaja taka zgornje trikotna matrika  $R$ , da je  $A = R^*R$ .

Dokaz: Če je matrika  $A$  pozitivno definitna, potem obstaja taka obrnljiva matrika  $B$ , da velja  $A = B^*B$ . Naj bo  $B = QR$ , kjer je  $Q$  unitarna in  $R$  zgornje trikotna. Potem je  $A = (QR)^*(QR) = R^*Q^*QR = R^*R$ .  $\square$

Opomba. Matriko  $R$  v razcepu Choleskega lahko izračunamo tudi z naslednjim algoritmom. Začnimo z

$$A_1 := A$$

Recimo, da je  $A_i$  pozitivno definitna matrika oblike

$$A_i = \begin{bmatrix} l_{i-1} & 0 & 0 \\ 0 & a_{i,j} & \mathbf{b}_i^* \\ 0 & \mathbf{b}_i & B_i \end{bmatrix}.$$

Potem je  $a_{i,i} > 0$ , torej lahko definiramo obrnljivo zgornje trikotno matriko

$$R_i = \begin{bmatrix} l_{i-1} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{a_{i,i}} & \frac{1}{\sqrt{a_{i,i}}} \mathbf{b}_i^* \\ 0 & 0 & l_{n-i} \end{bmatrix}.$$

Potem velja

$$A_i = R_i^* A_{i+1} R_i,$$

kjer je

$$A_{i+1} = \begin{bmatrix} l_{i-1} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & B_i - \frac{1}{a_{i,i}} \mathbf{b}_i \mathbf{b}_i^* \end{bmatrix}.$$

Ta postopek ponovimo  $n$ -krat in upoštevamo, da je  $A_{n+1} = I$ . Dobimo

$$A = R^* R, \quad \text{kjer je} \quad R = R_n \dots R_1.$$

Opomba: Oglejmo si še, kako  $QR$  razcep izpeljemo iz razcepa Choleskega.

Drugi dokaz  $QR$  razcepa. Naj bo  $A$  obrnljiva matrika. Potem je matrika  $A^*A$  pozitivno definitna, torej ima razcep Choleskega

$$A^*A = R^*R,$$

kjer je  $R$  zgornje trikotna matrika. Pokažimo, da je matrika

$$Q := AR^{-1}$$

unitarna. To sledi iz  $Q^*Q = (R^{-1})^*A^*AR^{-1} = (R^{-1})^*R^*RR^{-1} = (R^{-1})^*R^* = (RR^{-1})^* = I^* = I$ . Iz  $Q = AR^{-1}$  sledi, da je  $A = QR$ . □

## 4. Singularni razcep (=SVD)

V tem in naslednjih razdelkih bomo imeli opravka s pravokotnimi (= ne nujno kvadratnimi) diagonalnimi matrikami.

### Definicija pravokotne diagonalne matrike

Pravokotna matrika  $A = [a_{i,j}]$  je **diagonalna**, če je  $a_{i,j} = 0$  za vsaka  $i \neq j$ .

### Primeri pravokotnih diagonalnih matrik

Pravokotni matriki

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{in} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

sta diagonalni.



## Izrek o singularnem razcepu

Naj bo  $A$  kompleksna  $m \times n$  matrika. Potem obstajajo taka unitarna  $m \times m$  matrika  $Q_1$ , taka unitarna  $n \times n$  matrika  $Q_2$  in taka diagonalna  $m \times n$  matrika  $D$ , kjer  $d_{i,i} \geq 0$  za vsak  $i = 1, \dots, \min\{m, n\}$ , da velja

$$A = Q_1 D Q_2^{-1}.$$

Če je  $A$  realna matrika, potem lahko matriki  $Q_1$  in  $Q_2$  izberemo tako, da sta obe realni (se pravi ortogonalni). Matrika  $D$  je že itak realna.

Opomba: Singularnemu razcepu se v angleščini reče "singular value decomposition", kar se okrajša v "SVD".

Opomba: Iz  $A = Q_1 D Q_2^{-1} = Q_1 D Q_2^*$  sledi, da je

$$A^* A = Q_2 D^* Q_1^* Q_1 D Q_2^* = Q_2 D^* D Q_2^*, \quad (1)$$

$$A A^* = Q_1 D Q_2^* Q_2 D^* Q_1^* = Q_1 D D^* Q_1^*. \quad (2)$$

Iz (1) sledi, da so stolpci  $Q_2$  ortonormirana baza iz lastnih vektorjev matrike  $A^* A$ . Podobno iz (2) sledi, da so stolpci  $Q_1$  ortonormirana baza iz lastnih vektorjev matrike  $A A^*$ . Če je  $m > n$ , je

$$D^* D = \begin{bmatrix} d_{1,1}^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & d_{n,n}^2 \end{bmatrix}, \quad D D^* = \begin{bmatrix} d_{1,1}^2 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & d_{n,n}^2 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}, \quad (3)$$

kjer so  $d_{1,1}^2, \dots, d_{n,n}^2$  lastne vrednosti matrike  $A^* A$ , torej so  $d_{1,1}, \dots, d_{n,n}$  singularne vrednosti matrike  $A$ . Podobno je v primerih  $m = n$  in  $m < n$ .

Dokaz izreka: Naj bo  $A$  kompleksna  $m \times n$  matrika. (Realen primer ima skoraj enak dokaz.) Konstrukcijo singularnega razcepa za  $A$  razdelimo v štiri dele: konstrukcije  $Q_2$ ,  $D$  in  $Q_1$  ter dokaz formule  $AQ_2 = Q_1D$ .

Konstrukcija matrike  $Q_2$ . Najprej uredimo lastne vrednosti matrike  $A^*A$  po velikosti. Nato izračunamo pripadajoče lastne podprostore. Za vsakega od njih določimo ortonormirano bazo. Elemente v uniji teh baz označimo z  $v_1, \dots, v_n$ , pripadajoče lastne vrednosti pa z  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ . Velja torej

$$A^*Av_i = \lambda_i v_i$$

za vsak  $i = 1, \dots, n$  in  $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ . Definirajmo

$$Q_2 = [ v_1 \quad \dots \quad v_n ]$$

Ker je  $v_1, \dots, v_n$  ortonormirana baza za  $\mathbb{C}^n$ , je matrika  $Q_2$  unitarna.

Konstrukcija matrike  $D$ . Naj bo  $r$  rang matrike  $A$ . Vemo, da je  $r$  enak rang matrike  $A^*A$ , zato velja

$$\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_r > 0, \quad \lambda_{r+1} = \dots = \lambda_n = 0$$

Naj bo  $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i}$  za  $i = 1, \dots, r$  in naj bo  $D$  diagonalna  $m \times n$  matrika, ki ima po diagonali  $\sigma_1, \dots, \sigma_r$  in morda ničle. Eksplicitno

$$D = \begin{bmatrix} \sigma_1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & \sigma_r & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

Konstrukcija matrike  $Q_1$ . Za  $i = 1, \dots, r$  definirajmo

$$u_i = \frac{1}{\sigma_i} A v_i.$$

Pokažimo, da ti vektorji tvorijo ortonormirano množico v  $\mathbb{C}^m$ . Velja

$$\begin{aligned} \langle u_i, u_j \rangle &= \frac{1}{\sigma_i \sigma_j} \langle A v_i, A v_j \rangle = \frac{1}{\sigma_i \sigma_j} \langle A^* A v_i, v_j \rangle = \frac{1}{\sigma_i \sigma_j} \langle \lambda_i v_i, v_j \rangle = \\ &= \frac{\lambda_i}{\sigma_i \sigma_j} \langle v_i, v_j \rangle = \frac{\sigma_i^2}{\sigma_i \sigma_j} \langle v_i, v_j \rangle = \frac{\sigma_i}{\sigma_j} \langle v_i, v_j \rangle = \begin{cases} 1 & \text{če } j = i \\ 0 & \text{če } j \neq i \end{cases} \end{aligned}$$

za vsaka  $i, j = 1, \dots, r$ . Naj bo  $u_{r+1}, \dots, u_m$  dopolnitev ortonormirane množice  $u_1, \dots, u_r$  do ortonormirane baze za  $\mathbb{C}^m$  in naj bo

$$Q_1 = [ u_1 \quad \dots \quad u_m ].$$

Za konec dokažimo še, da je res  $AQ_2 = Q_1D$ . Iz

$$Q_2 = [ v_1 \quad \dots \quad v_r \quad v_{r+1} \quad \dots \quad v_n ]$$

sledi, da je

$$\begin{aligned} AQ_2 &= [ Av_1 \quad \dots \quad Av_r \quad Av_{r+1} \quad \dots \quad Av_n ] \\ &= [ Av_1 \quad \dots \quad Av_r \quad 0 \quad \dots \quad 0 ] \end{aligned}$$

Pri drugem enačaju smo upoštevali, da za  $i = r + 1, \dots, n$  velja  $A^*Av_i = \lambda_i v_i = 0$ , odkoder zaradi  $\text{Ker } A^*A = \text{Ker } A$  sledi  $Av_i = 0$ . Iz

$$Q_1 = [ u_1 \quad \dots \quad u_r \quad u_{r+1} \quad \dots \quad u_m ]$$

in definicije  $D$  sledi, da je

$$\begin{aligned} Q_1D &= [ \sigma_1 u_1 \quad \dots \quad \sigma_r u_r \quad 0 \quad \dots \quad 0 ] \\ &= [ Av_1 \quad \dots \quad Av_r \quad 0 \quad \dots \quad 0 ]. \end{aligned}$$

Pri drugem enačaju smo upoštevali, da je  $u_i = \frac{1}{\sigma_i} Av_i$  za  $i = 1, \dots, r$ .

Oglejmo si še geometrijski pomen singularnega razcepa.

## Posledica

Naj bo  $A$  realna  $m \times n$  matrika in naj bo  $K$  enotska krogla v  $\mathbb{R}^n$ . Potem je množica  $\{Av \mid v \in K\}$  elipsoid v podprostoru  $\text{Im } A \subseteq \mathbb{R}^m$ . Polosi tega elipsoida so ravno neničelne singularne vrednosti matrike  $A$ .

Dokaz: Naj bo  $A = Q_1 D Q_2^{-1}$  singularni razcep matrike  $A$ , ki smo ga konstruirali v dokazu prejšnjega izreka. Vzemimo poljuben vektor  $v$  iz enotske krogle v  $\mathbb{R}^n$  in ga razvijmo po stolpcih  $v_1, \dots, v_n$  matrike  $Q_2$ . Velja  $v = x_1 v_1 + \dots + x_n v_n$ , kjer  $x_1^2 + \dots + x_n^2 \leq 1$ .

Naj bodo  $\sigma_1, \dots, \sigma_r$  neničelni elementi matrike  $D$  in naj bodo  $u_1 = \frac{1}{\sigma_1} A v_1, \dots, u_r = \frac{1}{\sigma_r} A v_r$  začetni stolpci matrike  $Q_1$ . Potem velja  $Av = x_1 A v_1 + \dots + x_n A v_n = x_1 \sigma_1 u_1 + \dots + x_r \sigma_r u_r = y_1 u_1 + \dots + y_r u_r$ , kjer je  $\frac{y_1^2}{\sigma_1^2} + \dots + \frac{y_r^2}{\sigma_r^2} = x_1^2 + \dots + x_r^2 \leq x_1^2 + \dots + x_r^2 + \dots + x_n^2 \leq 1$ .

Torej  $Av$  res leži v  $r$ -razsežnem elipsoidu v  $\text{Im } A$  s polosmi  $\sigma_1, \dots, \sigma_r$ .

Velja tudi obratno. Vsak element  $y_1 u_1 + \dots + y_r u_r$  tega elipsoida je slika nekega elementa iz enotske krogle, namreč slika od  $\frac{y_1}{\sigma_1} v_1 + \dots + \frac{y_r}{\sigma_r} v_r$ .