

# OMINAISARVOJEN LASKENTAMENETELMIÄ

## Potenssimenetelmä (Power method)

KRE 20.8.

$A(m \times m)$

Lähtövektori  $\vec{x}_0$ . Iтераatio:  $\vec{x}_1 = A\vec{x}_0$ ,  $\vec{x}_2 = A\vec{x}_1$  ...  
 $\vec{x}_k = A\vec{x}_{k-1}$   
 (Sis  $\vec{x}_k = A^k\vec{x}_0$ , näin ei lasketa)

Menetelmä toimii, jos  $A$ :lla on dominointi ominaisarvo,  $\lambda$ , jolle pitää:

$|\lambda| > |\lambda_k|$  muilla ominaisarvoilla  $\lambda_k$ .

(Esim. matruusista, joilla ei ole:

ortog. matruusi: kaikki ominaisarvat  
 $|\lambda| = 1$ )

Jos  $A$  symm., saadaan virheammutus

### Lause 1 [Potenssimenetelmä]

Olk.  $A(m \times m)$  symmetrinen. Olk.  $\vec{x} \neq \vec{0}$  mielivalt. lähtövektori.

Olk.  $\vec{y} = A\vec{x}$ ,  $m_0 = \vec{x} \cdot \vec{x}$ ,  $m_1 = \vec{x} \cdot \vec{y}$ ,

$$m_2 = \vec{y} \cdot \vec{y}$$

$$q = \frac{m_1}{m_0} = \frac{\vec{x} \cdot \vec{y}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} \quad [\text{Rayleigh - osamäärä}]$$

[Iтераatioaskeleessa otettuun merkkiin  $\vec{x}^*$  ja  $\vec{y}$   
 $\vec{x}_k$ :n ja  $\vec{x}_{k+1}$ :n sijasta

$q$  on jokin ominaisarvon liikkuva, sitä parempi, mitä pitemmille iteroidaan.  
 Yleensä dominointi, mutta ei välttä yleisesti osoittaa.

$$\text{Olk. } \varepsilon = \lambda - q$$

$$|\varepsilon| \leq \delta = \sqrt{\frac{m_2}{m_0} - q^2}$$

$$\text{Tod: } \underbrace{\delta^2 = \frac{m_2}{m_0} - q^2}_{m_1 = q m_0}, \quad m_1 = q m_0$$

$$\|\vec{y} - q\vec{x}\|^2 = (\vec{y} - q\vec{x}) \cdot (\vec{y} - q\vec{x})$$

$$= \underbrace{\vec{y} \cdot \vec{y}}_{m_2} - 2q \underbrace{\vec{x} \cdot \vec{y}}_{m_1} + q^2 \underbrace{\vec{x} \cdot \vec{x}}_{q^2 m_0}$$

$$= m_2 - q^2 m_0 = \delta^2 m_0$$

$A$  symmetrisem  $\Rightarrow A$ :lla ortonormaali

$\mathbb{R}^n$ :n omimaisvektoreikanta  $\{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n\}$ ,  
vast. omimaisarvot:  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ .

$$\text{Esitetään } \vec{x} = a_1 \vec{u}_1 + \dots + a_n \vec{u}_n$$

$$\vec{y} = A\vec{x} = a_1 \lambda_1 \vec{u}_1 + \dots + a_n \lambda_n \vec{u}_n$$

$$m_0 = \vec{x} \cdot \vec{x} = a_1^2 + \dots + a_n^2 \quad (\text{Pythagoras})$$

$$\vec{y} - q\vec{x} = a_1(\lambda_1 - q) \vec{u}_1 + \dots + a_n(\lambda_n - q) \vec{u}_n$$

$$\|\vec{y} - q\vec{x}\|^2 = a_1^2(\lambda_1 - q)^2 + \dots + a_n^2(\lambda_n - q)^2 \quad (\text{Pythagoras})$$

Olkoon  $\lambda_i$  lähimpi  $q$ :ta oleva om. arvo.

$$|\lambda_i - q| \leq |\lambda_j - q|, \quad j = 1, \dots, n$$

$$\delta^2 m_0 = \|\vec{y} - q\vec{x}\|^2 \geq (\lambda_i - q)^2 \underbrace{\sum_{i=1}^n a_i^2}_{m_0}$$

$$\Rightarrow |\lambda_i - q| \leq \delta \quad \square$$

Esim

$$A = \begin{bmatrix} 0.49 & 0.02 & 0.22 \\ 0.02 & 0.28 & 0.20 \\ 0.22 & 0.20 & 0.40 \end{bmatrix}, \vec{x}_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

yleinen huomautus:

Jos halutaan ominaisvektorien määrä, on joka eskeleellä sytytä skalaariset vektorit  $\vec{y}$  jakaamalla  $\max_i y_i : l$  ja

$$\vec{x}_1 = A\vec{x}_0 \rightarrow \begin{bmatrix} 0.890 \\ 0.609 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\vec{x}_2 = A\vec{x}_1 \rightarrow \begin{bmatrix} 0.931 \\ 0.541 \\ 1 \end{bmatrix}$$

jakausten jälkeen

$$(A\vec{x}_0 = [0.73, 0.5, 0.82]^T)$$

$$q = \frac{m_1}{m_0} = \frac{\vec{x}_0^T A \vec{x}_0}{\vec{x}_0^T \vec{x}_0} = \frac{2.05}{3} = 0.68333$$

$$\delta = \left( \frac{m_2}{m_0} - q^2 \right)^{1/2} = \dots = 0.134743$$

Jatketaan: (1) Lasketaan uusi  $\vec{y} = A\vec{x}$  ←  
 (2), Lasketaan  $q$  ja  $\delta$   
 (3), uusi  $\vec{x} = \vec{y} / \max_i y_i$

j	1	2	5
q	0.68333	0.71605	0.71994
$\delta$	0.13474	0.03888	0.00449
$\varepsilon$	0.03667	0.00395	0.000056

Tarkast voidaan laskaa:  $\lambda = 0.72$  (Dominante)  
 om. vekt.  $[1, 0.5, 1]$

$$\vec{x}_5 = \begin{bmatrix} 0.99066 \\ 0.5047 \\ 1 \end{bmatrix}$$

| Todelliset virheet paljon  
 pienempiä kuin  
 virheamiat, yleinen  
 ilmiö numeriikkassa

Tässä olin joitain ensiaskelet omi arvostujojen  
ja -vektoreiden laskennassa.

Potenssimenetelmässä toimitaan juuri  
päinvastoin kuin matriisin diagonaali=  
summien yhteydessä on opittu.

Ensimmäiset lasketaan matriisin potenssia  
ihon vaakaa noin 10 kymppiä.

Sitten päädytaan läheille joten  
ominaisuuksia ja -vektoria.

Tästä on hyvä jatkaa kriittisellä asenteella  
seuraavien askelun.

