

IDAG: Linjära avbildningar

- Mål:
- Generalisera standardmatrisen till olika baser (specifikt av egenvektorer)
 - Se hur man numeriskt kan beräkna egenvärden

Om $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ är linjär vet vi att det finns ett $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ så att

$$T(x) = Ax \quad \text{för alla } x \in \mathbb{R}^n.$$

Detta är uttryckt i standardbaserna för \mathbb{R}^n och \mathbb{R}^m .

Antag istället att vi har $T: V \rightarrow W$ (linjär) med baserna $B = \{b_1, \dots, b_n\}$ för V och $C = \{c_1, \dots, c_m\}$ för W .

Vi kan identifiera V med \mathbb{R}^n och W med \mathbb{R}^m via t.ex.

$$x = P_B [x]_B, \quad x \in V, [x]_B \in \mathbb{R}^n \text{ och } P_B: \mathbb{R}^n \rightarrow V$$

koordinatarbildningen. (Om $b_i \in \mathbb{R}^k$ så är $P_C = [b_1 \dots b_n] \in \mathbb{R}^{k \times n}$)

Vi vill uttrycka x och $T(x)$ i B - och C -koordinater då vi inte har några "standardkoordinater" för V och W :

Om $[x]_B = (x_1, \dots, x_n)$ får vi

$$T(x) = T(x_1 b_1 + \dots + x_n b_n) \stackrel{\substack{\uparrow \\ T \text{ lin.}}}{=} x_1 T(b_1) + \dots + x_n T(b_n), \text{ så}$$

$$[T(x)]_C \stackrel{\substack{\uparrow \\ x \mapsto [x]_C \text{ lin.}}}{=} x_1 [T(b_1)]_C + \dots + x_n [T(b_n)]_C = \left[[T(b_1)]_C \dots [T(b_n)]_C \right] [x]_B$$

Så $[T(x)]_C = M[x]_B$ där $M = \begin{bmatrix} [T(b_1)]_C & \dots & [T(b_n)]_C \end{bmatrix}$

Vi kallar M matrisen för T relativt baserna B, C

Dvs. $\forall x \rightarrow T(x) \in W$ motsvaras av
 $\mathbb{R}^n \ni [x]_B \rightarrow M[x]_B = [T(x)]_C \in \mathbb{R}^m$.

Ex. Låt $P^n = \{p \mid p(t) = c_0 + c_1 t + \dots + c_n t^n\}$

vara mängden av alla polynom av grad n . P^n är ett vektorrum. En bas för P^n ges av

$$B^n = \{b_0, b_1, \dots, b_n\} = \{1, t, t^2, \dots, t^n\} \quad (\text{dvs. } b_k(t) = t^k)$$

eftersom b_0, \dots, b_n lin.ober.: Antag $c_0 b_0 + \dots + c_n b_n = 0$

$$\Rightarrow c_0 + c_1 t + \dots + c_n t^n = 0 \quad \text{för alla } t$$

Men polynom av grad n har max. n nollställen...

$$\Rightarrow c_0 = c_1 = \dots = c_n = 0.$$

Låt $T: P^n \rightarrow P^{n-1}$, $(T_p)(t) = c_1 + 2c_2 t + \dots + n c_n t^{n-1}$
 dvs. T är första-derivatan. Vad är dess matris relativt baserna B^n, B^{n-1} ?

Vi har

$$(T b_0)(t) = 0 \Rightarrow [T b_0]_{B^{n-1}} = (0, 0, \dots, 0)$$

$$(T b_1)(t) = 1 \Rightarrow [T b_1]_{B^{n-1}} = (1, 0, \dots, 0)$$

$$(T b_k)(t) = k t^{k-1} \Rightarrow [T b_k]_{B^{n-1}} = (0, \dots, 0, \underset{\substack{\uparrow \\ \text{plats } k-1}}{k}, 0, \dots, 0)$$

så med t.ex. $n=3$ har vi

$$M = \begin{bmatrix} [T b_0]_{B^2} & \dots & [T b_3]_{B^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}.$$

Specialfall

Om $V = \mathbb{R}^n$ och $W = \mathbb{R}^n$ med standardbaserna
 så är M standardmatrisen för $T: T(x) = Mx$.

Om $T: V \rightarrow V$ och B är en bas för V ,
kallar vi M matrisen för T relativt B , eller
 B -matrisen för T . Skrivs $[T]_B$: $[T(x)]_B = [T]_B [x]_B$.

Om $V = \mathbb{R}^n$ och $W = \mathbb{R}^n$ med baserna B och C ,
och $T(x) = x$ så är M basbyttesmatrisen
 P : $[x]_C = [T(x)]_C = M [x]_B$.

Koppling till diagonalisering

Antag att $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ ges av $T(x) = Ax$.

där A är diagonaliserbar. $\Rightarrow A = PDP^{-1}$, med

$P = [b_1 \dots b_n]$ och $\{b_1, \dots, b_n\}$ är en bas för \mathbb{R}^n av
egenvektorer till A .

Sats S.4.8 I B -koordinater ges T av en
diagonal matris, nämligen $[T]_B = D$.

Bevis: Vi vet $P[x]_B = x$, så $[x]_B = P^{-1}x$.

Men då är

$$\begin{aligned} [T]_B &= \begin{bmatrix} [T(b_1)]_B & \dots & [T(b_n)]_B \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} [Ab_1]_B & \dots & [Ab_n]_B \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} [\lambda_1 b_1]_B & \dots & [\lambda_n b_n]_B \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_1 e_1 & \dots & \lambda_n e_n \end{bmatrix} = D. \quad \square \end{aligned}$$

(Lite anmärkning
bevis i lag.)

Detta motsvaras av att vi gör variabelbytet $y = P^{-1}x$.

I basen B är T lättare att arbeta med.

Ex. (Lag) Låt $T: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ ges av $x \mapsto \underbrace{\begin{bmatrix} 7 & 2 \\ -4 & 1 \end{bmatrix}}_A x$.

Vi vill hitta en bas där T istället ges av en diagonalmatris.

Diagonalisera A :

$$0 = \det(A - \lambda I) = (7 - \lambda)(1 - \lambda) + 8 = \lambda^2 - 8\lambda + 15 \\ = (\lambda - 4)^2 - 1$$

så $\lambda = 3$ eller $\lambda = 5$.

Egenrum för $\lambda = 3$: $\left\{ b_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix} \right\}$, $\lambda = 5$: $\left\{ b_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \right\}$

så $P = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -2 & -1 \end{bmatrix}$, $D = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}$ (notera omvänd ordning i Lag)

$\Rightarrow [T]_B = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}$ om $B = \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \right\}$.

Kontroll: $x = \begin{bmatrix} 2 \\ -3 \end{bmatrix} \Rightarrow Ax = \begin{bmatrix} 8 \\ -11 \end{bmatrix}$

$$[x]_B = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, [T(x)]_B = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 5 \end{bmatrix} [x]_B = \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \end{bmatrix}$$

$$T(x) = P \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ -11 \end{bmatrix} = Ax.$$

Generalisering:

Om $A = PCP^{-1}$ (dvs. A och C är similtära) så är

$[T]_B = C$ om B är basen som ges av kolonnerna

i P .

Bestämma egenvärden numeriskt

Det går inte att lösa $\det(A - \lambda I) = 0$ exakt

då $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ med $n \geq 5$ (med ändligt antal operationer)

eftersom $\det(A - \lambda I)$ är ett polynom av grad n .

Vad gör vi då? Approximera!

Ide: Hitta en sekvens $x_1, x_2, \dots \in \mathbb{R}^n$ som
närmar sig en egenvektor v : $Av = \lambda v$.

Dvs. $Ax_k \approx \lambda x_k$, och vi får en
approximation till λ genom att beräkna

Rayleigh-kvoten $\frac{x_k^T A x_k}{x_k^T x_k} \approx \frac{v^T A v}{v^T v} = \frac{v^T \lambda v}{v^T v} = \lambda.$

Den enklaste metoden ges av potensiteration:

Ta ett godtyckligt $x \in \mathbb{R}^n$ och beräkna $x_k = A^k x$.

[MATLAB-DEMO] (som motiverar nedanstående)

Om A har egenvärden λ_k och motsvarande egenvektorer
 v_k som bildar en bas för \mathbb{R}^n så är

$$x = c_1 v_1 + \dots + c_n v_n \quad \text{för några } c_k, \text{ så}$$

$$\begin{aligned} x_k = A^k x &= c_1 A^k v_1 + \dots + c_n A^k v_n \\ &= c_1 \lambda_1^k v_1 + \dots + c_n \lambda_n^k v_n. \end{aligned}$$

Om nu $|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_n|$ får vi att

$$\frac{1}{\lambda_1^k} x_k = c_1 v_1 + c_2 \underbrace{\left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1}\right)^k}_{< 1} v_2 + \dots + c_n \underbrace{\left(\frac{\lambda_n}{\lambda_1}\right)^k}_{< 1} v_n \rightarrow c_1 v_1 \quad \text{då } k \rightarrow \infty,$$

Så $\frac{1}{\lambda_1^k} x_k \rightarrow$ en egenvektor
motsvarande λ_1 .

Vi får en approx. till A 's största egenvärde!

I praktiken räknar vi ut $\frac{1}{\frac{x_k^T A x_k}{x_k^T x_k}} x_k$

då vi inte vet λ_1 .

Vi kan modifiera proceduren för att få andra egenvärden än λ_1 .

Beräkna istället $x_k = (A - \alpha I)^{-k} x$, $\alpha \in \mathbb{R}$.

Om $Av_j = \lambda_j v_j$ så är $(A - \alpha I)v_j = (\lambda_j - \alpha)v_j$
dvs. $(A - \alpha I)^{-1}v_j = \frac{1}{\lambda_j - \alpha} v_j$

Om $\lambda_j \approx \alpha$ blir $\frac{1}{\lambda_j - \alpha}$ stort, så $x_k \rightarrow v_j$, $k \rightarrow \infty$,

och vi hittar egenvärdet λ_j istället för λ_1 .

[MATLAB-DEMO]

Att dessa metoder verkligen fungerar, och bättre metoder som t.ex. QR-metoden, ser ni i kurser om numerisk analys.