

3. Matrisens utseende visar att $L(b_1) = b_1$, $L(b_2) = 3b_2$, $L(b_3) = -2b_3$ där $b_1 = (1, 1, 0)^T$, $b_2 = (1, 0, 1)^T$, $b_3 = (0, 1, 1)^T$.
Eftersom $e_1 = \frac{1}{2}(b_1 + b_2 - b_3)$, $e_2 = \frac{1}{2}(b_1 - b_2 + b_3)$, $e_3 = \frac{1}{2}(-b_1 + b_2 + b_3)$ ger detta att
- $$L(e_1) = \frac{1}{2}(b_1 + 3b_2 + 2b_3) = (2, 3/2, 5/2)^T$$
- $$L(e_2) = \frac{1}{2}(b_1 - 3b_2 - 2b_3) = (-1, -1/2, -5/2)^T$$
- $$L(e_3) = \frac{1}{2}(-b_1 + 3b_2 - 2b_3) = (1, -3/2, 1/2)^T$$

Matrisen för L i standardbasen är alltså

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 3/2 & -1/2 & -3/2 \\ 5/2 & -5/2 & 1/2 \end{pmatrix}$$

4. Matrisen kan skrivas $aI + bA$, där $A = \begin{pmatrix} 0 & i \\ -i & 0 \end{pmatrix}$.

Den har därför samma egenvektorer som A och egenvärden av formen $\mu = a + b\lambda$ där λ är egenvärde till A .

Det karakteristiska polynomet för A är

$$P_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda & -i \\ i & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - 1. \text{ Egenvärdena till } A \text{ är alltså } \pm 1.$$

Eftersom $1 \cdot I - A = \begin{pmatrix} 1 & -i \\ i & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & -i \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ är $v_1 = \begin{pmatrix} i \\ 1 \end{pmatrix}$ en egenvektor till egenvärdet 1. Eftersom A är Hermiteisk måste egenvektorer till egenvärde -1 vara ortogonala mot v_1 . Som egenvektor till -1 kan vi alltså ta $v_{-1} = \begin{pmatrix} -i \\ 1 \end{pmatrix}$.

Den givna matrisen har alltså egenvärdena $a \pm b$. En bas av egenvektorer är $(i, 1)^T$, $(-i, 1)^T$.

5. Eftersom diagonalsumman, dvs summan av egenvärdena, är 2, bör egenvärdena vara 0.5, 0.5, 1. Bilda därför först

$$0.5I - A = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 \\ -2 & -4 & -2 \\ -2 & -4 & -2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Detta visar att 0.5 är ett egenvärde med geometrisk multiplicitet 2, och att motsvarande egenrum är planet $x_1 + 2x_2 + x_3 = 0$.

Det följer att det tredje egenvärdet är 1. Eftersom

$$I - A = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} 6 & 4 & 2 \\ -2 & 0 & -2 \\ -2 & -4 & 2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ är } v_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ en egenvektor till egenvärdet 1.}$$

Nu är $x(0) = (0, 1, 0)^T = v_1 + w$ där $w = (1, 0, -1)^T$ ligger i planet $x_1 + 2x_2 + x_3 = 0$, dvs w är en egenvektor till egenvärdet 0.5. Alltså är

$$x(n) = v_1 + (0.5)^n w \rightarrow v_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

6. Som bas i J tar vi $p_1(t)=1, p_2(t)=t^2$. De är visserligen inte ortogonala men det rättar vi till nu:

Sätt $q_1 = p_1$ och $q_2 = p_2 - \frac{\langle q_1, p_2 \rangle}{\langle q_1, q_1 \rangle} q_1 = t^2 - \frac{1}{3}$.

Den ortogonale projektionen av $p(t)=t$ blir

$$P_J(p) = \frac{\langle q_1, p \rangle}{\langle q_1, q_1 \rangle} q_1 + \frac{\langle q_2, p \rangle}{\langle q_2, q_2 \rangle} q_2 = \frac{1}{2} + \frac{\frac{1}{5} - \frac{1}{6}}{\frac{1}{5} - \frac{1}{9}} (t^2 - \frac{1}{3}) = \frac{15}{16} t^2 + \frac{3}{16}$$

7. Eftersom $L^T = L$ (L är Hermiteisk) och $(\text{Range}(L^T))^{\perp} = \text{Ker}(L)$ så måste enl. (a) $\text{Ker}(L) = (\text{Range}(L))^{\perp} = \text{Span}\{(1, i, 0)^T\}$.

Alltså är $(1, i, 0)^T$ en egenvektor med egenvärde 0.

Dessutom skall enl. (b) L ha det dubbla egenvärde 1

För att underlätta beräkningen av $L(x)$ om $x = (0, 0, 1)^T$ antar vi att $(0, 0, 1)^T$ är en egenvektor med egenvärde 1.

Vi antar då att matrisen för L har formen

$$PDP^T \text{ där } D = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, P = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & i & 0 \\ i & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Vektorn som markerats med prickar måste vara ortogonal mot de två andra vektorerna, alltså

$$P = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ i & i & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Alltså: vi kan välja den operator vars standardmatris är

$$[L] = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ i & i & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & i & 0 \\ -1 & -i & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & i & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Då är $Lx = x$, om $x = (0, 0, 1)^T$.

8. Eftersom L är symmetrisk finns en ortogonal bas v_1, v_2, v_3 av egenvektorer med egenvärden $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$. Vi antar att $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \lambda_3$. Eftersom $L \circ L = I$ har vi att $v_j = L \circ L(v_j) = \lambda_j \cdot L(v_j) = \lambda_j^2 v_j$. Alltså är $\lambda_j^2 = 1$ dvs $\lambda_j = \pm 1$.

Om $x = c_1 v_1 + c_2 v_2 + c_3 v_3$ så är $L(x) = c_1 \lambda_1 v_1 + c_2 \lambda_2 v_2 + c_3 \lambda_3 v_3$.

Fall 1 $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 1 \Rightarrow L(x) = x$ dvs $L = I$

Fall 2 $\lambda_1 = \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -1 \Rightarrow L(x) = c_1 v_1 + c_2 v_2 - c_3 v_3 \Rightarrow L$ är spegling i $\text{Span}\{v_1, v_2\}$

Fall 3 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = \lambda_3 = -1 \Rightarrow L(x) = c_1 v_1 - c_2 v_2 - c_3 v_3 \Rightarrow L$ är spegling i $\text{Span}\{v_1\}$

Fall 4 $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = -1 \Rightarrow L(x) = -x \Rightarrow L = -I$.

1. Antag att $Hu = \lambda u$, $Hv = \mu v$ där $u \neq 0$, $v \neq 0$. Då är
- $$\lambda \langle v | u \rangle = \langle v | \lambda u \rangle = \langle v | Hu \rangle = \langle H^T v | u \rangle = \langle Hv | u \rangle = \langle \mu v | u \rangle$$
- $$\quad \quad \quad H^T = H \quad \quad \quad = \bar{\mu} \langle v | u \rangle.$$
- Med $u = v$, $\mu = \lambda$ ger denna kalkyl till att $\lambda = \bar{\lambda}$.
 Alltså är egenvärdet λ reellt. Med $\lambda \neq \mu$, ($u \neq v$) ger denna kalkyl $\lambda \langle v | u \rangle = \mu \langle v | u \rangle$ ($\bar{\mu} = \mu$), varav $\langle v | u \rangle = 0$. VSB

2. (a) A är en sannolikhetsmatris om alla elementen ligger i intervallet $0 \leq x \leq 1$ och om kolonnsummorna i A är 1.
 (b) Om $e = (1, 1, \dots, 1)^T$ så är $A^T e = e$, (eftersom kolonnsummorna är 1). Därför är 1 ett egenvärde till A^T . Men A och A^T har samma egenvärden. Alltså har A egenvärdet 1.
 (c) Elementet på plats r, k i A^2 är en summa av produkter av elementen i A . Alltså är elementet på plats r, k inte negativt. Vidare är
- $$(A^2)^T e = A^T A^T e = A^T e = e,$$
- vilket visar att kolonnsummorna i A^2 lika med 1. Därför måste A^2 vara en sannolikhetsmatris.

3. Systemets matris $A = \begin{pmatrix} -0.4 & -0.2 \\ -0.2 & -0.1 \end{pmatrix}$ har egenvärdena 0, -0.5. Motsvarande egenvektorer är (exempelvis) $v_1 = (1, -2)^T$, $v_2 = (2, 1)^T$. Eftersom $(1, 1)^T = -\frac{1}{5} v_1 + \frac{3}{5} v_2$ har lösningarna formen
- $$(x(t), y(t))^T = -\frac{1}{5} v_1 + \frac{3}{5} e^{-0.5t} v_2 \rightarrow -\frac{1}{5} v_1, \text{ då } t \rightarrow \infty$$
- Alltså: $\lim_{t \rightarrow \infty} x(t) = -\frac{1}{5}$, $\lim_{t \rightarrow \infty} y(t) = \frac{2}{5}$.

4. Om $b_1 = (-1, 1, 0)^T$, $b_2 = (1, 0, -1)^T$, $b_3 = (0, 1, 1)^T$ så är
- $$L(b_1) = (-2, 2, 0)^T = 2b_1, \quad L(b_2) = (-2, 0, 2)^T = -2b_2$$
- $$L(b_3) = (2, 6, 0)^T = 2b_1 + 4b_2 + 4b_3. \text{ Alltså är matrisen för } L: \begin{pmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 0 & -2 & 4 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$
- i basen $\{b_1, b_2, b_3\}$

5. Eftersom $\begin{pmatrix} 1+i & z \\ -z & 1+i \end{pmatrix} = (1+i)I + zA$ där $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$ räcker det att diagonalisera A . Egenvärdena till A är $\pm i$. Motsvarande egenvektorer $v_1 = (1, i)^T$, $v_2 = (-1, i)^T$ (exempelvis). Alltså är
- $$\begin{pmatrix} 1+i & z \\ -z & 1+i \end{pmatrix} = P D P^{-1} \text{ där } P = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ i & i \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} 1+i+zi & 0 \\ 0 & 1+i-zi \end{pmatrix}$$

6. Sätt $v_1 = (1, 2, 0, 3)^T$, $v_2 = (2, -1, 1, 0)^T$, $v_3 = (5, 0, 2, 3)^T$. Vi har att $\langle v_1 | v_2 \rangle = 0$. Den ortogonala projektionen $\hat{v}_3$ av v_3 på $\text{Span}\{v_1, v_2\}$ är därför

$$\hat{v}_3 = \frac{\langle v_1 | v_3 \rangle}{\langle v_1 | v_1 \rangle} v_1 + \frac{\langle v_2 | v_3 \rangle}{\langle v_2 | v_2 \rangle} v_2 = \frac{14}{14} v_1 + \frac{12}{6} v_2 = v_1 + 2v_2 = v_3. \quad \text{OBS}$$

Alltså är $\text{Span}\{v_1, v_2, v_3\} = \text{Span}\{v_1, v_2\}$. Matrizen för den ortogonala projektionen på $\text{Span}\{v_1, v_2, v_3\}$ är därför

$$P = \frac{1}{14} v_1 v_1^T + \frac{1}{6} v_2 v_2^T = \frac{1}{14} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 2 & 4 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 6 & 0 & 9 \end{pmatrix} + \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 4 & -2 & 2 & 0 \\ -2 & 1 & -1 & 0 \\ 2 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

7. Sätt $(Tq)(t) = (q(-1) + q(0) + 2q(1))(1 - t^2)$. Då är T en linjär operator på $\mathbb{R}_2[t]$ och

$$\langle Tq | p \rangle = (q(-1) + q(0) + 2q(1))p(0) \quad \text{eftersom } (Tq)(\pm 1) = 0.$$

Samtidigt är

$$\langle q | Lp \rangle = q(-1)p(0) + q(0)p(0) + 2q(1)p(0) \quad \text{om } Lp = p(0).$$

Detta visar att $\langle Tq | p \rangle = \langle q | Lp \rangle$. Alltså är $L^+ = T$.

Nu är $(\ker(L))^+ = \text{Range}(L^+) = \text{Span}\{1 - t^2\}$. Den ortogonala projektionen av $p(t) = a_0 + a_1 t + a_2 t^2$ på $\text{Span}\{1 - t^2\}$ är

$$\underline{y}(t) = \frac{\langle 1 - t^2 | p \rangle}{\langle 1 - t^2 | 1 - t^2 \rangle} (1 - t^2) = a_0 (1 - t^2)$$

Sätter vi $\underline{w}(t) = p(t) - y(t) = a_1 t + (a_2 + a_0)t^2$ så har vi att

$$p(t) = w(t) + y(t) \quad \text{där } w \in \ker(L), \quad y \in (\ker(L))^+$$

8. Låt $0 < \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$ vara egenvärdena till A . Det finns en ortogonal diagonalisering $A = PDP^T$ av A . Sätt $x = Px$. Då är $|y|^2 = |x|^2$ och $x^T A x = y^T D y$. Alltså är M det största värdet av $y_1^2 + y_2^2 + \dots + y_n^2$ på området $y^T D y = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2 \leq 1$. Men

$$\begin{aligned} y_1^2 + y_2^2 + \dots + y_n^2 &= \frac{1}{\lambda_1} (\lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2) \leq \\ &\leq \frac{1}{\lambda_1} (\lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2) \leq \frac{1}{\lambda_1}. \end{aligned}$$

Här gäller likhet om $y_1 = \pm \frac{1}{\sqrt{\lambda_1}}$, $y_2 = \dots = y_n = 0$. Alltså är

$M = \frac{1}{\lambda_1}$ (inverterade värdet av det minsta egenvärdet).

Detta värde antas i $y = \pm \frac{1}{\sqrt{\lambda_1}} e_1$ dvs $x = \pm \frac{1}{\sqrt{\lambda_1}} P e_1 = \pm \frac{1}{\sqrt{\lambda_1}} v_1$, där v_1 är en normerad egenvektor till det minsta egenvärdet λ_1 .