# Sammanfattning av SF1681 Linjär algebra, fortsättningskurs

Yashar Honarmandi yasharh@kth.se

3 december 2018

## Sammanfattning

Detta är en sammanfattning av SF1681 Linjär algebra, fortsättningskurs. Den innehåller förklaringar av centrala begrepp, definitioner och satser som täcks i kursen.

# Innehåll

1	Vektorrum	1
	.1 Definitioner	
	.2 Satser	2
2	f Avbildningar	2
	2.1 Definitioner	2
	2.2 Satser	3
3	Egenvärden och olika polynom	4
	3.1 Definitioner	4
	3.2 Satser	
4	Inreprodukt	6
•	4.1 Definitioner	
	1.2 Satser	
5	Linjär rekursion	11
•	5.1 Definitioner	11
	5.2 Satser	
6	Singulärvärden	11
•	3.1 Definitioner	
	3.2 Satser	
	3.3 Algoritmer	
7	Sannolikhet	11
•	7.1 Definitioner	
	7.2 Satser	
0	Aff. 14 12 20 1 1	10
8	Multilinjär algebra 3.1 Definitioner	13 13
	8.2 Satser	13

## 1 Vektorrum

#### 1.1 Definitioner

**Kroppar** En kropp är något som har definierat multiplikation och addition, och som fungerar som (är isomorft med)  $\mathbb{R}, \mathbb{C}$  osv.

**Vektorrum** Ett vektorrum är en mängd med en operation som gör V till en abelsk grupp och för vilken det finns en kropp k med skalärer och en operation med skalären som uppfyller

- $c(x+y) = cx + cy, c \in \mathbb{R}, x, y \in V.$
- (c+d)x = cx + dx,  $c, d \in \mathbb{R}$ .
- c(dx) = (cd)x.
- 1x = x.

**Delrum** En delmängd V av ett vektorrum är ett delrum om

- $0 \in V$ , där 0 är nollelementet.
- $\bullet \ \, x,y \in V \implies x+y \in V.$
- $cx \in V$  för alla  $c \in \mathbb{R}$ .

Inre direkt summa Vi definierar den inre direkta summan

$$\bigoplus_{i=0}^{\infty} V_i = \left\{ \sum_{i=0}^{\infty} a_i, a_i \in V_i \right\}.$$

Yttre direkt summa Den yttre direkte summan av två vektorrum definieras som

$$V \oplus W = \{(x, y), x \in V, y \in W\}.$$

**Kvotrum** Om  $W \subseteq V$  är delrum, kan vi bilda

$$\frac{V}{W} = \left\{ x + W, x \in V \right\},\,$$

där vi har användt summan

$$x + W = \{x + y, y \in W\}.$$

Dessa kallas för sidoklasser.

Operationer på sidoklasser Till sidoklasser hör operationer

$$(x + W) + (y + W) = x + y + W,$$
  
 $a(x + W) = (ax) + W.$ 

Linjärt oberoende mängder S är en linjärt oberoende mängd om

$$\sum a_i x_i = 0 \implies a_i = 0 \forall i,$$

1

där alla  $x_i$  är elementer i S.

**Linjärt hölje** Det linjära höljet Span(S) av mängden S är

- $\bullet$  mängden av alla linjärkombinationer av vektorer i S.
- $\bullet$  det minsta delrummet som innehåller S.
- $\bullet \bigcap_{S \subset W} W.$
- $\sum_{x \in S} \operatorname{Span}(x)$ .

**Bas** En bas B för vektorrummet W är en linjärt oberoende mängd så att  $V = \operatorname{Span}(B)$ , dvs. att alla vektorer i V är linjärkombinationer av vektorer i B på ett unikt sätt.

**Duala rum** För ett vektorrum V över kropp k är duala rummet  $V^*$  mängden av alla linjära former på V, dvs. alla linjära avbildningar  $V \to k$ .

**Dual bas** Givet en bas  $\{e_i\}_{i\in I}$  för V, väljer vi en bas  $\{e_i^*\}_{i\in I}$  fför  $V^*$  som uppfyller

$$e_i^*(e_j) = \delta_{ij}.$$

#### 1.2 Satser

Operationer på sidoklasser Öperationer på sidoklasser är väldefinierade.

**Bevis** 

# 2 Avbildningar

### 2.1 Definitioner

Isomorfir En isomorfi är en bijektiv avbildning mellan vektorrum.

**Linjära avbildningar** En avbildning T är linjär om

$$T(x + y) = T(x) + T(y),$$
  

$$T(cx) = cT(x), c \in \mathbb{R}.$$

Vi säjer att T respekterar eller bevarar strukturen som vektorrum.

Isomorfir En isomorfi är en linjär och bijektiv avbildning mellan vektorrum.

Matriser för linjära avbildningar Om B är en bas för V och D är en bas för W kan vi ordna en matris för  $L:V\to W$  genom

$$L(x_i) = \sum_{j \in I} a_{ji} y_j,$$

där alla  $x_i \in B$ , alla  $y_i \in D$  och I är en mängd av index som det skall summeras över. Linjära kombinationer är per definition ändliga, och därmed summeras det över ett ändligt antal termer även om I är oändlig.

Analytiska funktioner av operatorer En analytisk funktion av en operator L definieras som

$$f(L) = \sum a_i L^i.$$

Matrisnorm Normen av en matris definieras som

$$||A|| = \sup_{\|x\|=1} ||Ax||.$$

Nilpotenta operatorer En operator L är nilpotent om  $L^n = 0$  för något n.

#### 2.2 Satser

**Basbyte** Låt L vara en avbildning från V till W. Låt  $]_{B,D}$  vara en avbildning mellan vektorrum från basen B i definitionsmängden till D i målmängden, och låt  $P_{A,B}$  vara avbildningen som byter bas från A till B i samma vektorrum. Då gäller det att

$$L_{B,D} = P_{D',D}L_{B',D'}P_{B,B'}$$

Bevis Kommutativt diagram

**Koordinater** Låt  $B = \{x_i\}_{i \in I}$  vara en bas för vektorrummet V. Detta ger en isomorfi

$$V \to k^I \equiv \bigoplus_{i \in I} k,$$
 
$$x = \sum a_i x_i \to \{a_i\}_{i \in I}.$$

Bevis Avbildningen

$$\{a_i\}_{i\in I} \to \sum a_i xi$$

ger en avbildning  $k^I \to V$  som är injektiv eftersom B är linjärt oberoende och surjektiv eftersom B spänner upp V.

**Kärna och injektivitet** En linjär avbildning är injektiv om och endast om  $ker(L) = \{0\}.$ 

**Bevis** 

$$L(x) = L(y) \implies L(x - y) = 0 \implies x - y \in \ker(L).$$

Alltså kan alla element i kärnan skrivas som differansen av två element på detta sättet, och det enda som garanterar injektivitet är om bara identiteten finns i kärnan.

**Kvotavbildning** Om  $W \subseteq V$  är ett delrum , ger  $x \to x + W$  en linjär kvotavbildning från V till  $\frac{V}{W}$ .

Bevis Vi har

$$x + y \rightarrow x + y + W = x + W + y + W,$$
  
$$ax \rightarrow ax + W = a(x + W).$$

och beviset är klart.

Isomorfisatsen

$$\operatorname{Im}(L) \cong \frac{V}{\ker(L)}$$

**Bevis** Avbildningen  $\Phi(x + \ker(L)) = L(x)$  ger en väldefinierad avbildning från  $\frac{V}{\ker(L)}$  till  $\operatorname{Im}(L)$  eftersom  $x + \ker(L) = y + \ker(L)$  implicerar L(x) = L(y) ty L är linjär.  $\Phi$  är injektiv eftersom  $\ker(\Phi) = \{x + \ker(L) : L(x) = 0\} = \{\ker(L)\}$ .  $\Phi$  är surjektiv eftersom y = L(x) för något x ger  $y = \Phi(x + \ker(L))$ , och alltså finns det för alla  $y \in \operatorname{Im}(L)$  ett x så att  $y = \Phi(x + \ker(L))$ .

**Dimensionssatsen** Om V är ändligdimensionellt är rank  $L + \dim(\ker(L)) = \dim(V)$ .

Bevis

Faktorisering med kvotrum Om  $U \subseteq \ker(L)$  finns det en unik avbildning  $\Phi: \frac{V}{U} \to W$  sådan att  $L = \Phi \circ \Psi$ .

**Bevis** Definiera  $\Phi(x+U) = L(x)$ .

Norm av potenser av matriser

$$||A^i|| \le ||A||^i$$

**Bevis** 

Konvergens av funktioner av matriser En funktion f av en matris konvergerar om

$$f(||A||) = \sum a_i ||A||^i$$

konvergerar.

# 3 Egenvärden och olika polynom

#### 3.1 Definitioner

**Egenvektorer** x är en egenvektor till L om det finns ett  $\lambda \in k$  så att

$$Lx = \lambda x$$
.

 $\lambda$ kallas det motsvarande egenvärdet.

Karakteristiskt polynom Om V är ändligdimensionellt ges det karakteristiska polynomet av

$$p_L(x) = \det(xI - L) \in k[x],$$

där I är identitetsavbildningen.

**Minimalpolynom** Om A är en matris, är minimalpolynomet  $q_A(x) \in k[x]$  det moniska polynomet av lägst grad så att  $q_A(A) = 0$ .

**Diagonaliserbarhet** En operator är diagonaliserbar om det finns en bas så att operatorns matris i den basen är diagonal.

Samtidig diagonaliserbarhet Två operatorer  $L_1$  och  $L_2$  är samtidigt diagonaliserbara om båda är diagonaliserbara och det finns en gemensam bas av egenvektorer.

#### 3.2 Satser

Karakteristiska polynom och egenvärden Om lambda är ett egenvärde till L så är  $p_L(\lambda) = 0$ .

Bevis Ez

**Existens av minimalpolynom** Om V är ändligdimensionellt, har L ett karakteristiskt polynom.

**Bevis** Betrakta matrisen A för L i någon bas. Det gäller att mängden  $\{A^0, A^1, \dots, A^{n^2}\}$  är linjärt beroende, och därmed finns det koefficienter  $a_0, \dots, a_n$  så att

$$\sum a_i A^i = 0.$$

Cayley-Hamiltons sats  $p_L(L) = 0$ .

**Bevis** Om matrisen för L är diagonal så är det uppenbart, ty

$$A^{i} = \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \lambda_{n} \end{bmatrix} \implies p_{A}(A) = \begin{bmatrix} p_{A}(\lambda_{1}) & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & p_{A}(\lambda_{n}) \end{bmatrix}.$$

I övrigt oklart.

**Korrolar**  $q_L$  är en faktor i  $p_L$ .

Multipliciteter och diagonaliserbarhet Om L är diagonaliserbar, är den geometriska multipliciteten lika med den algebraiska multipliciteten för alla L:s egenvärden.

#### **Bevis**

Konjugerade matriser Alla matriser är konjugerade med en övertriangulär matris med matrisens egenvärden på diagonalen.

Samtidig diagonaliserbarhet och kommutativitet Låt V vara ett ändligdimensionellt vektorrum och  $L_1, L_2$  två operatorer på detta. Då går det att diagonalisera  $L_1$  och  $L_2$  om de kommuterar.

#### **Bevis**

**Kommutativitet och egenrum** Låt  $L_1$  och  $L_2$  kommutera och  $E_1$  vara egenrum till  $L_1$ . Då är  $L_2(E_1) \subset E_1$ .

#### **Bevis**

Nilpotens och blockdiagonalitet Om L är nilpotent finns det en bas för V så att matrisen för L blir blockdiagonal, där varje block är på formen

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 \end{bmatrix}.$$

Bevis Här kommer endast en bevisidé presenteras.

Det finns ett s så att  $L^s = 0$  och  $L^{s-1} \neq 0$ . Vi väljer då ett delrum  $W_s$  så att

$$V = \ker(L^s) = W_s \oplus \ker(L^{s-1}).$$

Vi väljer vidare  $W_{s-1} \subseteq \ker(L^{s-1})$  så att

$$\ker(L^{s-1}) = W_{s-1} \oplus L(W_s) \oplus \ker(L^{s-2}).$$

Detta går eftersom  $L(W_s) \subseteq \ker(L^{s-2})$  och  $L(W_s) \cap \ker(L^{s-2}) = \{0\}$ . Upprepa prosedyren tills man får

$$\ker(L) = \bigoplus_{i=0}^{s-1} L^i(W_{i+1}).$$

Välj nu baser för alla  $W_i$  och bilderna av alla potenser av L. Dissa bildar en bas för V. Med en lämplig ordning på basen fås  $\dim(W_i)$  block på formen ovan i matrisen, varje med storlek  $i \times i$ .

Jordans normalform Om en operator har karakteristiskt polynom

$$p_L(x) = \prod (x - \lambda_i),$$

finns det en bas så att matrisen för L är på formen

$$\left|\begin{array}{cccc} \Lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \Lambda_2 & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \Lambda_i \end{array}\right|,$$

med

$$\Lambda_i = \left[ egin{array}{cccc} \lambda_i & 1 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_i & \dots & dots \\ dots & \dots & \ddots & 1 \\ 0 & \dots & 0 & \lambda_i \end{array} 
ight].$$

En sådan matris är på Jordans normalform. Vi noterar att  $\Lambda_i = \lambda_i I + N$ , där N är nilpotent.

**Bevis** 

# 4 Inreprodukt

## 4.1 Definitioner

**Inreprodukt över**  $\mathbb{R}$  En inreprodukt  $\langle x|y\rangle$  på ett vektorrum V över  $\mathbb{R}$  är en avbildning  $V\times V\to \mathbb{R}$  som är

- bilinjär, dvs.
  - $-\langle x+y|z\rangle = \langle x|z\rangle + \langle y|z\rangle.$
  - $\langle ax|y \rangle = a \langle x|y \rangle.$
  - $-\langle x|y+z\rangle = \langle x|y\rangle + \langle x|z\rangle.$
  - $-\langle x|ay\rangle = a\langle x|y\rangle.$
- symmetrisk, dvs.  $\langle x|y\rangle = \langle y|x\rangle$ .
- positivt definit, dvs.  $\langle x|x\rangle > 0$  om  $x \neq 0$ .

**Inreprodukt över**  $\mathbb{C}$  En inreprodukt  $\langle x|y\rangle$  på ett vektorrum V över  $\mathbb{C}$  är en avbildning  $V\times V\to \mathbb{C}$  som är

- seskvilinjär, dvs. bilinjär, men  $\langle ax|y\rangle = a^*\langle x|y\rangle$ .
- konjugatsymmetrisk, dvs.  $\langle x|y\rangle = \langle y|x\rangle^*$ .
- positivt definit, dvs.  $\langle x|x\rangle > 0$  om  $x \neq 0$ . Notera att detta och konjugatsymmetrin implicerar att  $\langle x|x\rangle$  har ingen imaginärdel.

Inreprodukt från matris Vi kan få en inreprodukt i  $\mathbb{C}^n$  från en matris genom

$$\langle x|y\rangle = \sum a_{ij}x_i^*y_j = (x^*)^T Ay.$$

Om detta skall uppfylla konjugatsymmetri, ger det

$$(x^*)^T A y = (y^*)^T A x^* = y^T A^* x^*.$$

Transponering av högersidan ger

$$(x^*)^T A y = (x^*)^T (A^*)^T y,$$

och därmed uppfylls konjugatsymmetrin om

$$A = (A^*)^T.$$

Om matrisen uppfyller detta, säjs den vara konjugatsymmetrisk eller Hermitesk.

Norm Normen eller längden av en vektor definieras som

$$|x| = \sqrt{\langle x|x\rangle}.$$

**Vinkel** Vinkeln  $\theta$  mellan två vektorer definieras som

$$\cos \theta = \frac{\langle x | x \rangle}{|x||y|}.$$

Ortogonalitet x och y är ortogonala om

$$\langle x|y\rangle = 0.$$

**Ortogonalt komplement** Om  $W \subseteq V$  är ett delrum så finns det ett ortogonalt komplement

$$W^{\perp} = \{ x \in V : \langle x | y \rangle = 0 \forall y \in W \} \subseteq V.$$

**Projektion** Låt V vara ett delrum med bas bas  $B = \{e_i\}_{i=0}^n$ . Då definieras projektionen som

$$\operatorname{proj}_{V}(x) = \sum_{i=0}^{n} \frac{\langle x_{i} | e_{j} \rangle}{\|e_{i}\|^{2}} e_{i}.$$

**Adjungerade operatorer** På ett inreproduktrum V är  $L^{\dagger}$  den adjungerade operatorn till L om

$$\langle L^{\dagger}(x) | y \rangle = \langle x | L(y) \rangle \, \forall x, y \in V.$$

Om  $L: V \to W$  definieras den adjungerade operatorn som  $L^{\dagger}: W \to V$  som uppfyller

$$\langle y|L(x)\rangle = \langle x|L^{\dagger}(y)\rangle \, \forall x \in V, y \in W.$$

Självadjungerade operatorer På ett inreproduktrum V är L självadjungerad om

$$\langle L(x)|y\rangle = \langle x|L(y)\rangle \, \forall x,y \in V.$$

Matrisen för en sådan operator sägs vara Hermitesk.

Cauchyföljder En Cauchyföljd är en följd som indexeras med naturliga talen och som uppfyller att för varje  $\varepsilon > 0$  finns det ett N så att

$$i, j > N \implies ||x_i - x_i|| < \varepsilon.$$

Fullständiga rum V är fullständigt om alla Cauchy-följder konvergerar.

Hilbertrum Ett Hilbertrum är ett inreproduktrum som är fullständigt.

 $\ell^2$  Vi definierar  $\ell^2(\mathbb{C})$  som mängden av alla följder av tal i  $\mathbb{C}$  så att

$$\sum_{i=0}^{N} |a_i|^2$$

är begränsad, med inreprodukten

$$\langle A|B\rangle = \sum_{i=0}^{N} a_i^* b_i.$$

 $L^2$  Vi definierar  $L^2([0,1],\mathbb{C})$  som mängden av alla komplexvärda funktioner på [0,1] med inreprodukt

$$\langle f|g\rangle = \int_{0}^{1} f^{*}(t)g(t) dt.$$

Ortogonala och unitära operatorer En ortogonal operator över ett reellt vektorrum V är en inverterbar operator som uppfyller  $\langle Lx|Ly\rangle = \langle x|y\rangle \, \forall x,y \in V$ .

En unitär operator över ett komplext vektorrum V är en inverterbar operator som uppfyller  $\langle Lx|Ly\rangle=\langle x|y\rangle\,\forall x,y\in V.$ 

#### 4.2 Satser

Cauchy-Schwarz olikhet

$$|\langle x|y\rangle| \le |x||y|.$$

**Bevis** 

Triangelolikheten

$$|x+y| \le |x| + |y|.$$

Ortogonalt komplement och vektorrum Om V är ett ändligdimensionellt vektorrum, är

$$W = W \oplus W^{\perp}$$
.

Bevis Det gäller att

$$W \cap W^{\perp} = \{0\}.$$

**Bra och dualrum** Om V är ett inreproduktum, definierar båd  $x \to \langle x|$  och  $x \to \langle x^*|$  en injektiv avbildning  $V \to V^*$ . Om V är ändligdimensionellt, är detta dessutom en isomorfi.

**Bevis** 

Inreproduktrum och ortogonal bas Ett ändligdimensionellt vektorrum har en ortogonal bas.

**Bevis** 

**Gram-Schmidts metod** Låt V vara ett vektorrum med ändlig dimension eller en uppräknelig bas  $B = \{x_i\}_{i=0}^n$ . Då bildar vektorerna

$$e_i = x_i - \sum_{j=0}^{i-1} \frac{\langle e_j | x_i \rangle}{\|e_j\|^2} e_j$$

en ortogonal bas för V.

Bevis

Matrisen för en adjungerad operator Låt L beskrivas av matrisen A i någon ortonormal bas. Då beskrivas  $L^{\dagger}$  av matrisen  $(A^T)^*$ , även om operatorn är mellan två olika vektorrum.

Bevis Vi har

$$L(e_i) = \sum_{j} a_{ij} e_j,$$

vilket ger

$$\langle e_i | L(e_j) \rangle = \left\langle e_i \middle| \sum_k a_{jk} e_k \right\rangle = \sum_k \langle e_i | a_{jk} e_k \rangle = \sum_k a_{jk} \langle e_i | e_k \rangle = \sum_k a_{jk} \delta_{ik} = a_{ji}.$$

Om B är matrisen för  $L^{\dagger}$ , så vi nu att dens komponenter kan skrivas som  $b_{ji} = \langle e_i | L^{\dagger}(e_j) \rangle$ . Vi utvecklar detta och får

$$b_{ji} = \left\langle e_i \middle| L^{\dagger}(e_j) \right\rangle = \left\langle L^{\dagger}(e_j) \middle| e_i \right\rangle^* = \left\langle e_j \middle| L(e_i) \right\rangle^* = a_{ij}^*,$$

och därmed är beviset klart.

Egenvärden för självadjungerade operatorer Självadjungerade operatorer har bara reella egenvärden.

#### **Bevis**

$$\langle L(x)|x\rangle = \langle x|L(x)\rangle$$
.

Detta kan utvecklas om x är en egenvektor för att ge

$$\lambda^* \langle x | x \rangle = \lambda \langle x | x \rangle,$$

och beviset är klart.

**Diagonalisering av självadjungerade operatorer** Alla självadjungerade operatorer på ändligdimensionella inreproduktrum kan diagonaliseras.

**Bevis** Vi gör induktion över  $\dim(V)$ .

Det är trivialt för dimension 1.

Annars, om vi har en egenvektor x motsvarande egenvärdet  $\lambda$ , bilda  $W = \mathrm{Span}(x)$ . Då har man  $L(W) \subseteq W$ . Vidare, om  $y \in W^{\perp}$ , har man

$$\langle x|y\rangle = 0 \implies \langle \lambda x|y\rangle = \langle L(x)|y\rangle = \langle x|L(y)\rangle = 0,$$

och  $L(W^{\perp}) \subseteq W^{\perp}$ . Man kan vidare bilda en bas för V med basen för  $W^{\perp}$  och x. Matrisen för L med avseende på denna basen är

$$\begin{bmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & X \end{bmatrix}.$$

Per induktion finns det då en ortogonal bas för  $W^{\perp}$  så att matrisen för L på  $W^{\perp}$  blir diagonal.

Ortogonal bas och självadjungerade operatorer Om L är en självadjungerad operator på ett ändligdimensionellt vektorrum V, finns det en ortogonal bas av egenvektorer till L.

#### **Bevis**

Självadjungerade operatorer och ortogonala egenvektorer Låt x vara en egenvektor till L med egenvärdet  $\lambda$ och y vara en egenvektor med egenvärde  $\mu$ . Om  $\lambda - \mu \neq 0$  är  $\langle x|y \rangle = 0$ .

#### **Bevis**

$$\langle L(x)|y\rangle = \langle x|L(y)\rangle$$
.

Vi använder att x och y är egenvektorer och får

$$\lambda^* \langle x | y \rangle = \mu \langle x | y \rangle.$$

Enligt antagandet måste då  $\langle x|y\rangle = 0$ .

**Längdbevarande operatorer** För en operator L på ett reellt inreproduktrum V är följande ekvivalent:

- $\bullet ||Lx|| = ||x|| \forall x \in V.$
- $\langle x|y\rangle = \langle Lx|Ly\rangle \, \forall x, y \in V.$

Om vektorrummet är ändligdimensionellt, är påståenden även ekvivalenta med

 $\bullet$  L avbildar ortonormala baser på ortonormala baser.

#### **Bevis**

Längdbevarande operatorer som bijektioner Längdbevarande operatorer på ändligdimensionella vektorrum är bijektiva.

Bevis Sådana operatorer är injektiva ty

$$||Lx|| = 0 \implies x = 0.$$

De är surjektiva ty matrisen för avbildningen i någon bas måste ha linjärt oberoende kolumner för att vara injektiv. Detta implicerar att avbildningen är surjektiv.

### Ortogonala grupper

- Mängden  $O(V) = \{L: V \to V: L \text{ är ortogonal}\}$  är en grupp under sammansättning om V är ett reellt inreproduktrum med en ortogonal bas.
- Mängden  $O_n(V) = \{A \in M_n(\mathbb{R}) : A \text{ är ortogonal}\}$  är en grupp under matrismultiplikation.
- Mängden  $O_n(V) = \{A \in M_n(\mathbb{R}) : \det(A) = 1, A \text{ är ortogonal}\}$  är en grupp under matrismultiplikation.

Satsen stämmer även för de komplexa motsvarigheterna.

#### **Bevis**

Egenvärden och egenvektorer till ortogonala och unitära operatorer Om L är en unitär operator på ett ändligdimensionellt vektorrum, finns det en ortogonal bas av egenvektorer till L och alla egenvärden till L har belopp 1.

**Bevis** Det finns (möjligtvis) minst ett egenvärde  $\lambda$ . Välj en motsvarande egenvektor x. Detta ger

$$||x|| = ||Lx|| \implies |\lambda| = 1.$$

Låt nu  $W = \operatorname{Span}(x)$ . Vi har att  $L(W^{\perp}) \to W^{\perp}$  eftersom L bevarar inreprodukten. Detta ger (?) per induktion att det finns en bas för  $W^{\perp}$  av egenvektorer till L. Unionen av x och denna basen är därmed en bas för hela vektorrummet.

Exponentialavbidlningen och Hermiteska operatorer Låt H vara Hermitesk. Då är  $e^{iH}$  unitär.

**Bevis** Eftersom H är Hermitesk, finns det en ortogonal bas av egenvektorer. I denna basen är matrisen för H en diagonalmatris. Därmed är matrisen för  $e^{iH}$  en diagonalmatris med  $e^{i\lambda}$  på diagonalen, där  $\lambda$  är något egenvärde. Alltså finns det en ortogonal bas av egenvektorer till  $e^{iH}$ , där varje egenvärde har belopp 1, och  $e^{iH}$  är unitär.

# 5 Linjär rekursion

#### 5.1 Definitioner

**Linjär rekursion** En linjär rekursion definieras av en följd  $\{x_i\}_{i\geq 0}$  av element i ett vektorrum, där

$$x_i = \sum_{j=1}^n a_j x_{i-j}, i \ge n$$

där  $x_0,\dots,x_{n-1}$ är givna. Detta kan alternativt skrivas på matrisform som

$$y_i = \begin{bmatrix} x_i \\ \vdots \\ x_{i-n+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \dots & a_n \\ 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & 1 & 0 \end{bmatrix} y_{i-1}.$$

Dessa matriserna kan ej diagonaliseras.

#### 5.2 Satser

# 6 Singulärvärden

#### 6.1 Definitioner

#### 6.2 Satser

Möjlighet för singulärvärdesuppdelning Låt  $L:V\to W$ . Då kan man välja baser för V och W så att matrisen för L ges av

$$\begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

## 6.3 Algoritmer

**Singulärvärdesuppdelning** Låt  $L:V\to W.$  Vi vill hitta baser för V och W så att matrisen för L blir på formen

$$\begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

Detta görs vid att

- välja en bas för  $\ker(L)$ .
- $\bullet$  utvidga detta till en bas för V vid att lägga till vektorer i början av basen.
- $\bullet\,$  välja en bas för W vid att utgå från avbildningarna av vektorerna i basen för V och lägga på vektorer.

Om V och W är inreproduktrum och du vill välja en ON-bas för båda, kommer du få en diagonalmatris i stället för identitetsmatrisen.

### 7 Sannolikhet

#### 7.1 Definitioner

Sannolikhetsmatriser En sannolikhetsmatris är en kvadratisk matris där alla element är positiva och summan i varje kolonn är 1.

Stokastiska processer En stokastisk process är en följd av stokastiska variabler.

**Markovprocesser** En Markovprocess är en stokastisk process som endast beror av förra steget i processen. Om den stokastiska variabeln är på vektorform, kan rekursionen skrivas som

$$X_{n+1} = AX_n.$$

#### 7.2 Satser

Egenvärden till sannolikhetsmatriser 1 är alltid ett egenvärde till en sannolikhetsmatris.

**Bevis** Låt A vara en sannolikhetsmatris. Om  $e = [1 \dots 1]^T$  är

$$e^T A = e^T$$

enligt definitionen, vilket implicerar

$$ATe = e$$
.

Eftersom  $det(A - \lambda I) = det(A^T - \lambda I)$  är beviset klart.

**Perron-Frobenius' sats** Om A är en reguljär sannolikhetsmatris, dvs. uppfyller att  $A^m$  för något m bara har positiva element, gäller följande:

- Det finns en egenvektor med egenvärde 1 så att alla element i denna är positiva.
- Den algebraiska och geometriska multipliciteten till egenvärdet 1 är båda lika med 1.
- Om  $\lambda$  är ett annat egenvärde är  $|\lambda| < 1$ .
- Alla andra egenvektorer har koordinater som summerar till 1.

**Bevis** Det finns ett  $x \neq 0$  så att Ax = x. Vi bildar nu  $x^+$  så att  $x_i^+ = |x_i|$ . Då kan vi skriva

$$x = x_{+} - x_{-},$$
  
 $x^{+} = x_{+} + x_{-}$ 

Där  $x_+$  och  $x_-$  innehåller de positiva respektiva negativa elementen i x. Detta ger

$$Ax_{+} = A(x + x_{-}) = x + Ax_{-} \ge x,$$
  

$$Ax_{-} = A(x_{+} - x) = Ax_{+} - x \ge -x,$$
  

$$Ax^{+} = A(x_{+} + x_{-}) = Ax_{+} + Ax_{-} \ge x^{+}$$

där olikheterna jämför varje koordinat för sig. Vi inför igen vektorn  $e^T = [1 \dots 1]$  och får

$$e^T x^+ \le e^T A x^+ = e^T x^+,$$

alltså måste dessa vara lika och  $Ax^+ = x^+$ , vilket beviser första påståendet.

Antag vidare att det finns en annan egenvektor y motsvarande egenvärdet 1. Det finns då ett  $\alpha$  så att vektorn  $x^+ + \alpha y$  har en koordinat lika med 0. Detta ger (säkert) motsägelse enligt argumentet ovan eftersom  $(x^+ + \alpha y)^+ > 0$ , vilket bevisar andra påståendet.

Vi definierar vidare  $A_{\infty} = x^+ e^T$  och får

$$A_{\infty}^2 = x^+ e^T x^+ e^T.$$

Om  $x^+$  är normerad så att summan av elementen är lika med 1, ger detta

$$A_{\infty}^2 = x^+ e^T x^+ e^T = x^+ e^T = A_{\infty}.$$

Vi har vidare

$$AA_{\infty} = Ax^+e^T = x^+e^T = A_{\infty},$$
  

$$A_{\infty}A = x^+e^TA = x^+e^T = A_{\infty}.$$

Vi antar att alla element i A är positiva, och därmed finns det ett  $\varepsilon > 0$  så att  $B = A - \varepsilon A_{\infty}$  också är en positiv matris. Vi har vidare

$$B^{n} = \sum_{i=0}^{n} \binom{n}{i} (-\varepsilon)^{i} A_{\infty}^{i} A^{n-i}$$

$$= A^{n} + \sum_{i=1}^{n} \binom{n}{i} (-\varepsilon)^{i} A_{\infty} A^{n-i}$$

$$= A^{n} + \sum_{i=1}^{n} \binom{n}{i} (-\varepsilon)^{i} A_{\infty}$$

$$= A^{n} - A_{\infty} + \sum_{i=0}^{n} \binom{n}{i} (-\varepsilon)^{i} A_{\infty}$$

$$= A^{n} - A_{\infty} + (1 - \varepsilon)^{n} A_{\infty}.$$

Det gäller att  $\lim_{n\to\infty} B^n=0$  eftersom kolumnerna i B nu summerar till något mindre än 1, vilket implicerar  $\lim_{n\to\infty} A^n=A_\infty$ . Betrakta vidare en egenvektor motsvarande egenvärdet  $\lambda$ . Eftersom  $\lim_{n\to\infty} A^n$  existerar, existerar även  $\lim_{n\to\infty} A^ny=\lim_{n\to\infty} \lambda^ny$ . Detta är bara möjligt om  $|\lambda|<1$  eller  $\lambda=1$  ( $|\lambda|=1$  uppfylls ju bara om  $\lambda=1$ , vilket redan har täckts).

# 8 Multilinjär algebra

Observera att Einsteinnotation kommer användas ofta i denna del. Olika definitioner

#### 8.1 Definitioner

Tensorprodukt av vektorrum från produkter Tensorprodukten  $V \otimes W$  av vektorrummen V och W definieras som vektorrummet med bas  $\{e_i \otimes f_j\}_{i \in I, j \in J}$  om  $\{e_i\}_{i \in I}$  och  $\{f_j\}_{j \in J}$  är baser för V respektiva W.

**Basbyten under tensorprodukt** Betrakta  $V \otimes W$ , med baser om  $\{e_i\}_{i \in I}$  och  $\{f_j\}_{j \in J}$  för V respektiva W. Vid basbytet

$$e_i' = pike_k, f_j' = qjlf_l$$

ges basvektorerna för  $V \otimes W$  av

$$e'_i \otimes f'_j = (p_{ik}e_k) \otimes (q_{jl}f_l).$$

Detta definieras som att det uppfyllar distributiva lagen, vilket ger

$$e_i' \otimes f_j' = p_{ik}q_{jl}e_k \otimes f_l.$$

Tensorprodukt av vektorrum från dualer Tensorprodukten  $V \otimes W$  av vektorrummen V och W som verkas på av kroppen k definieras som  $\{L: V^* \times W^* \to k: L \text{ är bilinjär}\}.$ 

Bas för tensorprodukt Vid att använda bilinjariteten till ett godtyckligt L kan det skrivas som

$$L(a_i e_i^*, b_j f_j^*) = a_i b_j L(e_i^*, f_j^*).$$

Eftersom en linjär avbildning ges unikt av dens verkan på basvektorerna, tar vi varje  $L(e_i^*, f_j^*)$  som ett element i en bas för tensorprodukten. Vi låter även denna vara

$$e_i \otimes f_j = L(e_i^*, f_j^*) = e_i^*(e_k) f_j^*(f_l) = \delta_{ik} \delta_{jl}.$$

### 8.2 Satser