# Lineær Algebra Eksamens Noter

Morten Nygaard 2011 4582 Kasper Eenberg 2011 7679 Jonas Hovmand 2011 3884

9. juni 2013

# Indhold

Indhold					
1	Løsninger og mindste kvadraters løsninger af lineære ligningssystemer				
	1.1	Lineære Ligningssystemer	3		
	1.2	REF & RREF	4		
	1.3	Konsistens i Ligningssystemer	4		
	1.4	Mindste Kvadraters Løsninger	4		
	1.5	Den Normale Ligning	5		
	1.0	Deli Normale Ligiting	C		
2	Vektorrum og underrum				
	2.1	Vektor- og Underrum	6		
	2.2	Span og Basis	7		
	2.3	Entydig Uafhængighed	7		
	2.4	Basis for Søjlerum	9		
		,			
3	Lineær uafhængighed				
	3.1	Udspændende Mængder	10		
	3.2	Homogene Løsninger	10		
	3.3	Entydighed/Uafhængighed	11		
	3.4	Afhængighed	11		
1	Basis for vektorrum; koordinatisering				
•	4.1	Lineær Uafhængighed	13		
	4.2	Basis	13		
	4.3	Koordinatisering	13		
	1.5	Roofulliatisering	10		
5	Matricer og lineære transformationer				
	5.1	Underrum	18		
	5.2	Lineær Transformation	18		
	5.3	Transformation af Underrum	18		
	5.4	Matrixrepræsentationen	19		
6	Determinanter 22				
U	6.1	Definition og Egenskaber	22		
	6.2	Transponeret Matrix			
	6.3	Singulære Matricer og Determinanter			
	6.4	Cramers Regel			
	0.4	Clamels negel	20		

7	Egenværdier og egenvektorer				
	7.1 Egenværdi, -vektor og -rum	27			
	7.2 Karakteristik polynomium og multipliciteter	27			
	7.3 Similaritet				
	7.4 Diagonalisering	29			
8	Diagonalisering				
	8.1 Egenværdi, -vektor og -rum	31			
	8.2 Karakteristisk polynomium	31			
	8.3 Diagonalisering	31			
	8.4 Uafhængige Egenvektorer	33			
9	Indre produkt				
	9.1 Definition	35			
	9.2 Pythagoras	35			
	9.3 Projektion	36			
	9.4 Cauchy-Schwarz Uligheden	36			
10	Ortogonalt komplement og projektion 38				
	10.1 Dimensioner	38			
	10.2 Ortogonal Dimension/Basis	38			
	10.3 Indre Produkt	39			
	10.4 Ortogonal Projektion	41			
11	Ortogonale og ortonormale baser 43				
	11.1 Indre Produkt	43			
	11.2 Ortogonal Projektion	44			
	11.3 Gram-Schmidt Processen	44			
	11.4 Ortonormal Mængde til Basis	46			
12	2 Ortogonale og unitære matricer 42				
	12.1 Definitioner	47			
	12.2 Ækvivalenser for Ortogonale Matricer	47			
	12.3 Schurs Sætning	49			
13	Unitær diagonalisering	51			
	13.1 Definitioner	51			
	13.2 Schurs Sætning	51			
	13.3 Unitær Diagonalisering	52			
14	Lineære differentialligninger	54			
	14.1 Diff. Systems Entydighed				
	14.2 Putzers Algoritme	55			

# 1 Løsninger og mindste kvadraters løsninger af lineære ligningssystemer

([P] 1.2, 5.2, 7.2.10-7.2.13, 8.2.9)

# Disposition

- 1. Lineær Ligningssystem
- 2. REF & RREF
- 3. Konsistens i Ligningssystemer
- 4. Mindste Kvadraters Løsninger
- 5. Den Normale Ligning

# 1.1 Lineære Ligningssystemer

#### **Definition**

Et lineært ligningssystem er et system af *m* ligninger i *n* ubekendte, hvor disse kan skrives som:

$$a_{1,1}x_1 + \dots + a_{1,n}x_n = b_1$$

$$\vdots$$

$$a_{m,1}x_1 + \dots + a_{m,n}x_n = b_m$$

Et sådan system kan også opstilles på matrix form, hvor A er en matrix, x og b er vektorer:

$$Ax = b$$

Systemet løses ved at indsætte  $c_1, ..., c_n$  på x plads, så begge sider af ligheden af den samme, altså er vektoren c en del af løsningsmængden.

#### Rækkeækvivalens

Hvis løsningsmængden for et ligningssystem Ax = b og Cx = d er ens, altså de har de samme x, kan A og C siges at være rækkeækvivalente. Sammenhængen mellem A og C vil da være at der er blevet benyttet en række ERO'er på A for at danne C.

#### ERO'er

Der er 3 elementære rækkeoperationer, som kan bruges til at manipulere med ligningssystemer.

- 1.  $R_i \Leftrightarrow R_j$ : byt den *i*'te og den *j*'te ligning.
- 2.  $R_i \Rightarrow sR_i$ : gang den *i*'te ligning med  $s \in \mathbb{F} \setminus \{0\}$
- 3.  $R_i \Rightarrow R_i + tR_j$ : addér t gange  $R_j$  til  $R_i$  når  $t \in \mathbb{F}$ ,  $j \neq i$ .

#### 1.2 REF & RREF

#### REF

Række Echelon From, er en bestemt form, som en matrix kan komme på. Dette ved hjælp af *ERO'er*. Formen er som følger:

- 1. Nulrækker, ligger nederst i matricen.
- 2. Den første ikke-nulindgang i en række er 1 og ligger til højre for den første ikke-nulindgang i rækken ovenover.

Den første ikke-nulindgang på en række i en REF-matrix, kaldes en pivot.

#### **RREF**

En matrix er på RREF (Reduceret Række Echelon Form), hvis den er på REF, og alle søjler som indeholder en pivot har 0 på alle andre indgange.

# 1.3 Konsistens i Ligningssystemer

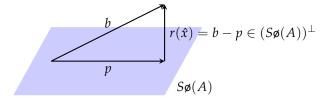
#### Lemma 2.2.4

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{m,n}$ . Skriv  $A = [\mathbf{a_1}, \dots, \mathbf{a_n}]$  i søjleform. Betragt da ligningssystemet  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ , hvor  $b \in \mathbb{F}^{m \times 1}$ . Systemet er konsistent (har en løsning)  $\Leftrightarrow b \in \mathsf{Span}(\mathbf{a_1}, \dots, \mathbf{a_n})$ .

## 1.4 Mindste Kvadraters Løsninger

En mindste kvadraters løsning er hvor man finder den bedst mulige løsning, til et ligningssystem med flere ligninger end ubekendte. Generelt kan det beskrives som Ax = b hvor  $A \in Mat_{m,n}(\mathbb{R})$  med m > n.

Generelt kan det ikke forventes at man kan finde et  $x \in \mathbb{R}^n$  som løser ligningssystemet, hvilket gør at man leder efter et  $z \in \mathbb{R}^n$  som får Az til at være tættest på  $b \in \mathbb{R}^m$ .



Hvis man har ovenstående ligningssystem kan man finde et residual

$$r(x) = b - Ax$$

som er den "overskydende" afstand mellem den bedste løsning og punkterne. Vi søger derfor at finde den den mindste længde, ||r(x)||, for residualet, hvilket er det samme som at søge den mindst mulige løsning til  $||r(x)||^2$ . En vektor  $\hat{x}$  der opfylder dette, siges at være en mindste kvadraters løsning for Ax = b og  $p = A\hat{x}$ , hvilket gør  $p \in Sø(A)$ , der er tættest på b.

### **Proposition 5.2.2**

Der er et unikt  $p \in S\phi(A)$  som er tættest på b. Altså

$$||b-y|| > ||b-p||$$

hvor  $y, p \in S\phi(A)$  og  $y \neq p$ .

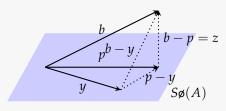
#### **Bevis**

Beviset for at p er unik er som følger. Enhver vektor  $b \in \mathbb{R}^m$  kan beskrives som

$$b = p + z$$

hvor  $p \in S\phi(A)$  og  $z \in (S\phi(A))^{\perp}$ . Givet en vektor  $y \in S\phi(A)$  forskellig fra p gælder

$$||b - y||^2 = ||(b - p) + (p - y)||^2$$



da  $p-y \in S\phi(A)$  og  $b-p=z \in (S\phi(A))^{\perp}$  så får vi fra Pythagoras

$$||b - y||^2 = ||b - p||^2 + ||p - y||^2$$

og vi kan derfor konkludere at

$$||b-y|| > ||b-p||$$

# 1.5 Den Normale Ligning

### **Proposition 5.2.4**

Systemet  $A^TAx = A^Tb$  er konsistent, og z er en løsning til dette system, hhvis z er en mindste kvadraters løsning til Ax = b.

### **Bevis**

$$Az = p \Leftrightarrow b - Az \in (S\emptyset(A))^{\perp}$$
 fordi  $p = P_{S\emptyset(A)}(b)$   $\Leftrightarrow b - Az \in N(A^T)$  Sætning 5.1.16  $\Leftrightarrow A^T(b - Az) = 0$   $\Leftrightarrow A^Tb = A^TAz$ 

# 2 Vektorrum og underrum

([P] 2.1, 3.2)

# Disposition

- 1. Vektor- og Underrum
- 2. Span og Basis
- 3. Entydig Uafhængighed
- 4. Underrum Matrix

# 2.1 Vektor- og Underrum

### **Definition 2.1.1**

Et vektorrum er en mængde V udstyret med addition og skalarmultiplikation således at følgende egenskaber er overholdt:

**A1** 
$$\forall x, y \in V : x + y = y + x$$

**A2** 
$$\forall x, y, z \in V : (x + y) + z = x + (y + z)$$

**A3** 
$$\exists 0 \in V : x + 0 = x \, \forall x \in V$$

**A4** 
$$\forall x \in V, \exists -x \in V : x + (-x) = 0$$

**S1** 
$$\forall \alpha \in \mathbb{F}, x, y \in V : \alpha(x+y) = \alpha x + \alpha y$$

**S2** 
$$\forall \alpha, \beta \in \mathbb{F}, x \in V : (\alpha + \beta)x = \alpha x + \beta x$$

**S2** 
$$\forall \alpha, \beta \in \mathbb{F}, x \in V : (\alpha \beta)x = \alpha(\beta x)$$

**S4** 
$$\exists 1 \in \mathbb{F}, \forall x \in V \colon 1 \cdot x = x$$

#### Sætning 2.1.2

Et vektorrum har nogle elementære egenskaber

(I) 0 er det entydige neutrale element i V

**(II)** 
$$0 \cdot x = 0 \, \forall x \in V$$

(III) Hvis 
$$x, y \in V$$
 er således at  $x + y = 0$ , så er  $y = -x$ 

**(IV)** 
$$(-1)x = -x \, \forall x \in V$$

En delmængde S af et  $\mathbb{F}$ -vektorrum V kaldes et underrum, hvis de har følgende egenskaber:

C0 
$$S \neq \emptyset$$

**C1** 
$$\forall x \in S, \alpha \in \mathbb{F} : \alpha x \in S$$

C2 
$$\forall x, y \in S : x + y \in S$$

### 2.2 Span og Basis

#### **Definition 2.2.1**

Lad V være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum og lad  $v_1, \ldots, v_n \in V$ .

En vektor givet ved  $\alpha_1 v_1 + \cdots + \alpha_n v_n \in V$  hvor  $\alpha_1, \ldots, \alpha_n \in \mathbb{F}$  er en lineær kombination af  $v_1, \ldots, v_n$ .

Mængden af alle lineære kombinationer af  $v_1, \ldots, v_n$  kaldes spannet af  $v_1, \ldots, v_n$ , skrevet  $Span(v_1, \ldots, v_n)$ .

 $Span(v_1,...,v_n)$  er et underrum af V, idet spannet overholder C0 - C2. Se eventuelt beviset side 34 [duPlessis].

### **Definition 2.2.11**

Lad V være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum, og lad  $v_1, \ldots, v_n \in V$ . Da er  $v_1, \ldots, v_n$  en basis for V hvis:

- 1.  $v_1, \ldots, v_n$  er lineært uafhængige.
- 2.  $v_1, \ldots, v_n$  udspænder (spanner) V.

# 2.3 Entydig Uafhængighed

#### **Definition 2.2.6**

Et sæt  $v_1, \ldots, v_n$  af vektorer er lineært uafhængige såfremt der gælder at en lineær kombination af vektorerne

$$c_1v_1+\cdots+c_nv_n=0$$

kun har den trivielle løsning, altså at  $c_i = 0$  for alle i = 1, ..., n. Hvis der derimod eksisterer et  $c_i \neq 0$ , så samme ligning stadig er opfyldt, så er vektorerne istedet lineært afhængige, da en kan skrives som en lineær kombination af de andre.

### Sætning 2.2.9

Lad V være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum, lad  $v_1, \ldots, v_n \in V$ , og lad  $S = \mathsf{Span}(v_1, \ldots, v_n)$ . Et element  $v \in S$  kan udtrykkes *entydigt* som en lineær kombination af  $v_1, \ldots, v_n \Leftrightarrow v_1, \ldots, v_n$  er lineært uafhængige.

## Bevis

Da  $v \in S$  ved vi per definition af spannet, at vi kan skrive v som en lineær kombination.

$$v = a_1v_1 + \cdots + a_nv_n \mod a_1, \dots a_n \in \mathbb{F}$$

Hvis der samtidig gælder at vi kan skrive v som:

$$v = b_1 v_1 + \cdots + b_n v_n \mod b_1, \dots b_n \in \mathbb{F}$$

så er

$$0 = v - v = (a_1 - b_1)v_1 + \dots + (a_n - b_n)v_n$$

Hvis  $v_1, \ldots, v_n$  er lineært **uafhængige** så må:

$$(a_1 - b_1) = 0, \dots, (a_n - b_n) = 0 \Leftrightarrow a_1 = b_1, \dots, a_n = b_n$$

Der findes dermed kun 1 måde at udtrykke v som en lineær kombination af  $v_1, \ldots, v_n$  Hvis  $v_1, \ldots, v_n$  er lineært **afhængige**, må der findes  $c_1, \ldots, c_n \in \mathbb{F}$ , hvor ikke alle  $c_i$  er 0, og hvor  $c_1v_1 + \ldots c_nv_n = 0$ , hvilket giver os:

$$v = v + 0 = (a_1v_1 + \dots + a_nv_n) + (c_1v_1 + \dots + c_nv_n) = (a_1 + c_1)v_1 + \dots + (a_n + c_n)v_n$$

Altså er  $(a_1 + c_1)v_1 + \cdots + (a_n + c_n)v_n$  et andet udtryk for en lineær kombination af v, da mindst 1 c ikke er 0 og ligningen derfor ikke er lig den øverste.

### 2.4 Basis for Søjlerum

#### Sætning 3.2.6

Lad  $A = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n] \in \mathsf{Mat}_{m,n}(\mathbb{F})$  på søjleform, og lad  $A \sim H$  på RREF, således at H har k søjler med pivot.

Hvor  $\{a_1, \dots, a_k\}$  omnummereres til at indeholde søjlerne med pivoter, som er en basis for  $S\phi(A)$ .

#### **Bevis**

A og H har samme løsningsmængde da vi kan lave en lineær kombination af H

$$c_1\mathbf{h}_1 + \ldots + c_n\mathbf{h}_n = 0$$

hvor  $c_1, \ldots, c_n$  findes hvis og kun hvis  $A\mathbf{c} = 0 \Leftrightarrow H\mathbf{c} = 0$ .

Da H er på RREF må

$$\mathbf{h}_i = \mathbf{e}_i = egin{bmatrix} 0 \ dots \ 1 \ dots \ 0 \end{bmatrix}$$

for i = 1, ..., k og der gælder at de k søjler i H er uafhængige og de n - k andre søjler kan beskrives som en lineær kombinationer af de k søjler.

Dermed må  $\{a_1, ..., a_k\}$  være en basis for Sø(A) på grund af ækvivalencen mellem løsningsmængderne til A og H.

$$\begin{bmatrix}
1 & 0 & | \\
 & \ddots & ? \\
0 & 1 & \\
 & 0 & 0
\end{bmatrix}$$

# 3 Lineær uafhængighed

([P], 2.2, 3.1)

# Disposition

- 1. Udspændende Mængder
- 2. Homogene Løsninger
- 3. Entydighed/Uafhængighed
- 4. Afhængighed

# 3.1 Udspændende Mængder

#### **Definition 2.2.1**

Lad V være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum og lad  $v_1, \ldots, v_n \in V$ .

En vektor givet ved  $\alpha_1 v_1 + \cdots + \alpha_n v_n \in V$  hvor  $\alpha_1, \ldots, \alpha_n \in \mathbb{F}$  er en lineær kombination af  $v_1, \ldots, v_n$ .

Mængden af alle lineære kombinationer af  $v_1, \ldots, v_n$  kaldes spannet af  $v_1, \ldots, v_n$ , skrevet  $\mathsf{Span}(v_1, \ldots, v_n)$ .

 $Span(v_1, ..., v_n)$  er et underrum af V, idet spannet overholder C0 - C2. Se eventuelt beviset side 34 [duPlessis].

# 3.2 Homogene Løsninger

#### Korollar 1.2.13

Lad  $A \in Mat_{m,n}(\mathbb{F})$ .

- 1. Det homogene ligningssystem Ax = 0 har altid en løsning, x = 0.
- 2. Hvis n > m så har Ax = 0 flere løsninger.

For eksempel har nedenstående  $Mat_{2,3}(\mathbb{F})$  uendelige mange løsninger, hvis det gælder at den er lig 0.

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

#### **Bevis**

- 1. Da A0 = 0 er 0 en løsning til ligningssystemet.
- 2. Lad  $A \sim H$  på RREF, så  $[A \mid 0] = [H \mid 0]$ . H har m rækker, og dermed højst m pivot'er, og da n > m må der altså være mindst n m søjler uden pivot.

Så ligningssystemet må have uendeligt mange løsninger hvis  $\mathbb F$  har uendeligt mange elementer, eller  $q^{n-m}$  løsninger, hvis  $\mathbb F$  har  $q<\infty$  elementer.

## 3.3 Entydighed/Uafhængighed

#### **Definition 2.2.6**

Et sæt  $v_1, \ldots, v_n$  af vektorer er lineært uafhængige såfremt der gælder at en lineær kombination af vektorerne

$$c_1v_1+\cdots+c_nv_n=0$$

kun har den trivielle løsning, altså at  $c_i = 0$  for alle i = 1, ..., n. Hvis der derimod eksisterer et  $c_i \neq 0$ , så samme ligning stadig er opfyldt, så er vektorerne istedet lineært afhængige, da en kan skrives som en lineær kombination af de andre.

# Sætning 2.2.9

Lad V være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum, lad  $v_1, \ldots, v_n \in V$ , og lad  $S = \mathsf{Span}(v_1, \ldots, v_n)$ . Et element  $v \in S$  kan udtrykkes *entydigt* som en lineær kombination af  $v_1, \ldots, v_n \Leftrightarrow v_1, \ldots, v_n$  er lineært uafhængige.

#### **Bevis**

Da  $v \in S$  ved vi per definition af spannet, at vi kan skrive v som en lineær kombination.

$$v = a_1v_1 + \cdots + a_nv_n \mod a_1, \ldots a_n \in \mathbb{F}$$

Hvis der samtidig gælder at vi kan skrive v som:

$$v = b_1 v_1 + \cdots + b_n v_n \mod b_1, \dots b_n \in \mathbb{F}$$

så er

$$0 = v - v = (a_1 - b_1)v_1 + \cdots + (a_n - b_n)v_n$$

Hvis  $v_1, \ldots, v_n$  er lineært **uafhængige** så må:

$$(a_1 - b_1) = 0, \dots, (a_n - b_n) = 0 \Leftrightarrow a_1 = b_1, \dots, a_n = b_n$$

Der findes dermed kun 1 måde at udtrykke v som en lineær kombination af  $v_1, \ldots, v_n$ Hvis  $v_1, \ldots, v_n$  er lineært **afhængige**, må der findes  $c_1, \ldots, c_n \in \mathbb{F}$ , hvor ikke alle  $c_i$  er 0, og hvor  $c_1v_1 + \ldots c_nv_n = 0$ , hvilket giver os:

$$v = v + 0 = (a_1v_1 + \dots + a_nv_n) + (c_1v_1 + \dots + c_nv_n) = (a_1 + c_1)v_1 + \dots + (a_n + c_n)v_n$$

Altså er  $(a_1 + c_1)v_1 + \cdots + (a_n + c_n)v_n$  et andet udtryk for en lineær kombination af v, da mindst 1 c ikke er 0 og ligningen derfor ikke er lig den øverste.

### 3.4 Afhængighed

## **Sætning 2.2.15**

Lad  $V = \mathsf{Span}(v_1, \ldots, v_n)$  være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum. Lad  $u_1, \ldots, u_m \in V$ , hvor m > n. Så er  $u_1, \ldots, u_m$  afhængige.

#### **Bevis**

Vi kan opstille hver af  $u_i$ 'erne som en lineær kombination af V for i = 1, ..., m.

$$u_i = a_{1i}v_1 + \cdots + a_{ni}v_n$$
, hvor  $a_{1i}, \ldots, a_{ni} \in \mathbb{F}$ 

Samtidig kan vi opstille en lineær kombination af alle  $u_i'er$  og omskrive denne til at være en sum af de ovenstående lineære kombinationer.

$$0 = U = x_1 u_1 + \dots + x_n u_n$$

$$= \sum_{i=1}^{m} x_i (\sum_{j=1}^{n} a_{ji} v_j)$$

$$= \sum_{j=1}^{n} (\sum_{i=1}^{m} a_{ji} x_i) v_j$$

Vi ved at  $v_1, \ldots, v_n$  ikke er 0, da disse er baser. Derfor må  $\sum_{j=1}^n (\sum_{i=1}^m a_{ji} x_i) = 0$ . Dette kan opstilles som et ligningssystem der har n ligninger og m ubekendte:

$$x_1a_{11} + \dots + x_ma_{1m}$$

$$\vdots$$

$$x_1a_{n1} + \dots + x_ma_{nm}$$

Per korollar 1.2.13, ved vi at et sådan ligningssystem må have en ikke triviel løsning, og per definitionen af lineær afhængighed, ved vi da at vektorerne  $u_1, \ldots, u_m$  må være lineært afhængige.

# 4 Basis for vektorrum; koordinatisering

([P] 3.1, 3.3)

# Disposition

- 1. Definitioner
  - a) Lineær Uafhængighed
  - b) Basis
  - c) Koordinatvektor
- 2. Koordinat Transformations Matrix

# 4.1 Lineær Uafhængighed

#### **Definition 2.2.6**

Et sæt  $v_1, \ldots, v_n$  af vektorer er lineært uafhængige såfremt der gælder at en lineær kombination af vektorerne

$$c_1v_1+\cdots+c_nv_n=0$$

kun har den trivielle løsning, altså at  $c_i = 0$  for alle i = 1, ..., n. Hvis der derimod eksisterer et  $c_i \neq 0$ , så samme ligning stadig er opfyldt, så er vektorerne istedet lineært afhængige, da en kan skrives som en lineær kombination af de andre.

#### 4.2 Basis

## **Definition 2.2.11**

Lad V være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum, og lad  $v_1, \ldots, v_n \in V$ . Da er  $v_1, \ldots, v_n$  en basis for V hvis:

- 1.  $v_1, \ldots, v_n$  er lineært uafhængige.
- 2.  $v_1, \ldots, v_n$  udspænder (spanner) V.

## 4.3 Koordinatisering

#### **Definition 3.3.1**

Lad  $V = \{v_1, \dots, v_n\}$  være en ordnet basis for V. Lad  $v \in V$ , da kan v skrives entydig som en lineær kombination af  $v_1, \dots, v_n$ :

$$v = c_1 v_1 + \dots + c_n v_n$$

Der er således et entydigt element  $\begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix} \in \mathbb{F}^n$ , som angiver koordinaterne for  $\mathbf{v}$  i  $\mathcal{V}$ . Dette

kaldes koordinatvektoren for  $\mathbf{v}$  mht.  $\tilde{\mathcal{V}}$  og denne skrives som:

$$[\mathbf{v}]_{\mathcal{V}} = \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}$$

En sådan koordinatisering bevarer lineær struktur (lemma 3.3.2), hvilket vil sige at:

- (1)  $[\mathbf{v} + \mathbf{w}]_{\mathcal{V}} = [\mathbf{v}]_{\mathcal{V}} + [\mathbf{w}]_{\mathcal{V}}$
- (2)  $[r\mathbf{v}]_{\mathcal{V}} = r[\mathbf{v}]_{\mathcal{V}}$

### Sætning 1.4.8

Lad  $A \in Mat_{n,n}(\mathbb{F})$ . Følgende er ækvivalent:

- (a) A er ikke singulær, altså invertibel.
- (b) Ligningen Ax = 0 har kun løsningen 0.
- (c) A er række ækvivalent til I.

#### **Bevis**

(a)  $\Rightarrow$  (b) Lad **z** være en løsning til A**x** = 0, så er

$$\mathbf{z} = I\mathbf{z} = (A^{-1}A)\mathbf{z} = A^{-1}(A\mathbf{z}) = A^{-1}0 = 0$$

- (b)  $\Rightarrow$  (c) Brug din fantasi.
- (c)  $\Rightarrow$  (a) Endnu mere magi.

### **Proposition 3.3.7**

Lad  $\mathcal{U}=\mathbf{u_1},\ldots,\mathbf{u_n},\,\mathcal{V}=\mathbf{v_1},\ldots,\mathbf{v_n}$  være 2 ordnede baser i  $W\in\mathbb{F}^n$ . Lad  $K\in Mat_{n,n}(\mathbb{F})$  være givet i søjleform ved  $[[\mathbf{u_1}]_{\mathcal{V}},\ldots,[\mathbf{u_n}]_{\mathcal{V}}]$ . Følgende gør sig da gældende:

- 1. *K* er invertibel
- 2.  $\forall \mathbf{w} \in W, [\mathbf{w}]_{\mathcal{V}} = K[\mathbf{w}]_{\mathcal{U}}$ .
- 3. K er den entydige matric i  $Mat_{n,n}(\mathbb{F})$ , således at (2) gør sig gældende.

Sagt med andre ord

$$V = \mathsf{Span}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n) \Leftrightarrow \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n \in V$$
 er uafhængige

14

#### **Bevis**

1. Vi antager at  $K' = K \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = 0$ , så vi kan skrive K' som en lineær kombination:

$$K' = x_1[\mathbf{u_1}]_{\mathcal{V}} + \ldots + x_n[\mathbf{u_n}]_{\mathcal{V}} = [x_1\mathbf{u_1} + \ldots + x_n\mathbf{u_n}]_{\mathcal{V}} = 0$$

Hvor det sidste lighedstegn kommer af at koordinatisering bevarer lineær struktur. Da K'=0 må det gælde  $\forall x=0$ , da  $\mathbf{u_1},\ldots,\mathbf{u_n}$  er uafhængige, per definitionen af en basis, og dermed ikke kan være 0. Ligningssystemet har da kun løsningen 0 per sætning 1.4.8, og K er dermed invertibel.

2. For  $i=1,\ldots,n$  kan  $\mathbf{u_i}$  skrives som en lineær kombination  $\mathbf{u_i}=k_{1i}\mathbf{v_1}+\cdots+k_{ni}\mathbf{v_n}$  hvor

$$\begin{bmatrix} k_{1i} \\ \vdots \\ k_{ni} \end{bmatrix} = [\mathbf{u_i}]_{\mathcal{V}}$$

er den *i'*te søjle i *K*.

En anden vektor  $\mathbf{w} = c_1 \mathbf{u_1} + \cdots + c_n \mathbf{u_n}$ 

$$[\mathbf{w}]_{\mathcal{U}} = \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}$$

Skrives denne helt ud har vi

$$\mathbf{w} = c_1(k_{11}\mathbf{v_1} + \dots + k_{n1}\mathbf{v_n}) + \dots + c_n(k_{1n}\mathbf{v_1} + \dots + k_{nn}\mathbf{v_n})$$
  
=  $(c_1k_{11} + \dots + c_nk_{1n})\mathbf{v_1} + \dots + (c_1k_{n1} + \dots + c_nk_{nn})\mathbf{v_n}$ 

hvor

$$[\mathbf{w}]_{\mathcal{V}} = \begin{bmatrix} k_{11}c_1 + \dots + k_{1n}c_n \\ \vdots \\ k_{n1}c_1 + \dots + k_{nn}c_n \end{bmatrix} = K \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix} = K[\mathbf{w}]_{\mathcal{U}}$$

Vi har hermed vist at K er <u>koordinattransformationsmatricen</u> til V-koordinater fra U-koordinater.

$$[\mathbf{w}]_{\mathcal{V}} = K_{\mathcal{V},\mathcal{U}}[\mathbf{w}]_{\mathcal{U}}$$

3. Vi antager at K' eksisterer så

$$[\mathbf{w}]_{\mathcal{V}} = K'[\mathbf{w}]_{\mathcal{U}}, \ \forall \ \mathbf{w} \in \mathbb{F}^n$$

Det gælder så for  $u_i$ , i = 1, ..., n at

$$\begin{bmatrix} k_{1i} \\ \vdots \\ k_{ni} \end{bmatrix} = [\mathbf{u}_i]_{\mathcal{V}} = K'[\mathbf{u}_i]_{\mathcal{U}} = K'\mathbf{e}_i = \begin{bmatrix} k'_{1i} \\ \vdots \\ k'_{ni} \end{bmatrix}$$

for i = 1, ..., n.

Da 
$$\mathcal{U}=\{\mathbf{u}_1,\cdots,\mathbf{u}_i,\cdots,\mathbf{u}_n\}\Rightarrow\mathbf{u}_i=\mathcal{U}\begin{bmatrix}0\\\vdots\\1\\\vdots\\0\end{bmatrix}$$
 Så  $K$  og  $K'$  har samme søjler, og de er ens.

# 5 Matricer og lineære transformationer

([P] 4.1, 4.2, 4.3)

# Disposition

- 1. Underrum
- 2. Lineær Transformation
- 3. Transformation af Underrum
- 4. Matrixrepræsentationen

#### 5.1 Underrum

En delmængde S af et  $\mathbb{F}$ -vektorrum V kaldes et underrum, hvis de har følgende egenskaber:

- C0  $S \neq \emptyset$
- **C1**  $\forall x \in S, \alpha \in \mathbb{F} : \alpha x \in S$
- C2  $\forall x, y \in S : x + y \in S$

## 5.2 Lineær Transformation

### **Definition 4.1.1**

Lad V,W være  $\mathbb{F}$ -vektorrum. En lineær transformation  $L:V\to W$  er en afbildning, som respekterer lineær struktur, dvs.

- 1.  $\forall \mathbf{v_1}, \mathbf{v_2} \in V, L(\mathbf{v_1} + \mathbf{v_2}) = L(\mathbf{v_1}) + L(\mathbf{v_2}).$
- 2.  $\forall \alpha \in \mathbb{F}, \mathbf{v} \in V, L(\alpha \mathbf{v}) = \alpha L(\mathbf{v}).$

En *lineær transformation* kaldes også for en *lineær afbildning*, og en *lineær operator* Hvis de 2 rum *V* og *W* er ens. Følgende egenskaber gør sig gældende for en lineær transformation:

- 1.  $L(0_{\mathcal{V}}) = 0_{\mathcal{W}}$ .
- 2. L respekterer lineære kombinationer dvs.

$$L(\alpha_1 \mathbf{v_1} + \cdots + \alpha_n \mathbf{v_n}) = \alpha_1 L(\mathbf{v_1}) + \cdots + \alpha_n L(\mathbf{v_n})$$

3.  $L(-\mathbf{v}) = -L(\mathbf{v}), \forall \mathbf{v} \in V$ 

#### 5.3 Transformation af Underrum

# Sætning 4.1.7

Lad V, W være  $\mathbb{F}$ -vektorrum. Lad  $L:V\to W$  være en lineær transformation.

1. Lad  $S \subset V$  være et underrum. Da er L(S) et underrum af W.

2. Lad  $T \subset W$  være et underrum. Da er  $L^{-1}(S)$  et underrum af V.

#### **Bevis**

Vi skal for begge vise alle egenskaberne for underrum.

1. Da  $\mathbf{0}_W = L(\mathbf{0}_V)$  er  $L(S) \neq \emptyset$ 

Lad  $\mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2 \in L(S), \alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{F}$ 

Det eksisterer et  $\mathbf{s}_1, \mathbf{s}_2 \in S$  så  $L(\mathbf{s}_1) = \mathbf{w}_1$  og  $L(\mathbf{s}_2) = \mathbf{w}_2$ 

Samtidig ved vi at  $\alpha_1 \mathbf{s}_1 + \alpha_2 \mathbf{s}_2 \in S$ , og derfor:

$$\alpha_1 \mathbf{w}_1 + \alpha_2 \mathbf{w}_2 = \alpha_1 L(\mathbf{s}_1) + \alpha_2 L(\mathbf{s}_2) = L(\alpha_1 \mathbf{s}_1 + \alpha_2 \mathbf{s}_2) \in L(S)$$

2. Det gælder som før at  $\mathbf{0}_V \in L^{-1}(T) \implies L^{-1}(T) \neq \emptyset$ 

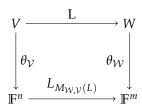
Lad  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in L^{-1}(T), \alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{F}$ . Vi har

$$L(\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \mathbf{v}_2) = \alpha_1 L(\mathbf{v}_1) + \alpha_2 L(\mathbf{v}_2)$$

Da  $L(\mathbf{v}_1), L(\mathbf{v}_2) \in T$ , er  $\alpha_1 L(\mathbf{v}_1), \alpha_2 L(\mathbf{v}_2) \in T$ 

Så  $\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \mathbf{v}_2 \in L^{-1}(T)$ .

Diagrammet her kan bruges til at beskrive transitioner i følgende beviser.



# 5.4 Matrixrepræsentationen

### Sætning 4.2.1

Lad  $L: \mathbb{F}^n \to \mathbb{F}^m$  være en lineær transformation.

Vi definerer  $M(L) \in \mathsf{Mat}_{m,n}(\mathbb{F})$  ved  $M(L) = [L(\mathbf{e_1}), \cdots, L(\mathbf{e_n})]$ . Så er  $L(\mathbf{x}) = M(L)\mathbf{x}$  for alle  $\mathbf{x} \in \mathbb{F}^n$  og M(L) er den entydige matix med denne egenskab.

**Bevis** 

Lad 
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \in \mathbb{F}^n$$
, så kan  $x$  skrives som en lineær kombination:  $\mathbf{x} = x_1 \mathbf{e_1} + \dots + x_n \mathbf{e_n}$ .

Da må det gælde at:

$$L(\mathbf{x}) = L(x_1\mathbf{e_1} + \dots + x_n\mathbf{e_n})$$

$$= x_1L(\mathbf{e_1}) + \dots + x_nL(\mathbf{e_n})$$

$$= [L(\mathbf{e_1}), \dots, L(\mathbf{e_n})] \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

$$= M(L)\mathbf{x}$$

Entydighed: Hvis vi antager at  $A \in \mathsf{Mat}_{m,n}(\mathbb{F})$  tilfredsstiller  $L(\mathbf{x}) = A\mathbf{x}$  for alle  $\mathbf{x} \in \mathbb{F}^n$ , så gælder dette specielt for  $\mathbf{x} = \mathbf{e_i}$  hvor  $i = 1, \ldots, n$  at  $L(\mathbf{e_i}) = A\mathbf{e_i} \Rightarrow \{i\text{'te søjle i A}\} = \{i\text{'te søjle i M(L)}\}.$ 

### Sætning 4.2.4

Lad V, W være  $\mathbb{F}$ -vektorrum og lad  $V = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ ,  $W = \{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_n\}$  være ordnede baser for V, W. Lad  $L: V \to W$  være en lineær transformation.

$$M_{\mathcal{W},\mathcal{V}}(L) = [[L(\mathbf{v_1})]_{\mathcal{W}}, \dots, [L(\mathbf{v_n})]_{\mathcal{W}}]$$

Der gælder, at  $[L(\mathbf{v})]_{\mathcal{W}} = M_{\mathcal{W},\mathcal{V}}(L)[\mathbf{v}]_{\mathcal{V}}$  for alle  $\mathbf{v} \in V$ , samt at  $M_{\mathcal{W},\mathcal{V}}(L)$  er den entydige matrix med denne egenskab.

#### Bevis

Lad 
$$\mathbf{v} \in V$$
 hvor  $\mathbf{v} = x_1 \mathbf{v_1} + \dots + x_n \mathbf{v_n}$  og  $\begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = [\mathbf{v}]_{\mathcal{V}}$ . Vi har

$$L(\mathbf{v}) = L(x_1\mathbf{v_1} + \dots + x_n\mathbf{v_n}) = x_1L(\mathbf{v_1}) + \dots + x_nL(\mathbf{v_n})$$

så

$$[L(\mathbf{v})]_{\mathcal{W}} = [x_1 L(\mathbf{v_1}) + \dots + x_n L(\mathbf{v_n})]_{\mathcal{W}}$$

$$= x_1 [L(\mathbf{v_1})]_{\mathcal{W}} + \dots + x_n [L(\mathbf{v_n})]_{\mathcal{W}}$$

$$= [[L(\mathbf{v_1})]_{\mathcal{W}}, \dots, [L(\mathbf{v_n})]_{\mathcal{W}}] \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

$$= M_{\mathcal{W}, \mathcal{V}}(L)[\mathbf{v}]_{\mathcal{V}}$$

Hvis  $A \in Mat_{m,n}(\mathbb{F})$  tilfredsstiller at

$$[L(\mathbf{v}_i)]_{\mathcal{W}} = A[\mathbf{v}_i]_{\mathcal{V}} = Ae_i = \{i' \text{te søjle i } A\}$$

Så har  $M_{\mathcal{V},\mathcal{W}}(L)$  og A de samme søjler og er derfor ens.

#### 6 Determinanter

([P] 8.1, 8.2)

# Disposition

- 1. Definition og Egenskaber
- 2. Transponeret Matrix
- 3. Singulære Matricer og Determinanter
- 4. Cramers Regel

# 6.1 Definition og Egenskaber

#### **Definition 8.1.1**

For  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  med  $n \ge 2$  er den (i,j)'te  $\underline{\min} \ M(A)_{ij} \in \mathsf{Mat}_{n-1,n-1}(\mathbb{F})$  dannet ved at sløjfe den i'te søjle og j'te række.

$$A_{ij} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \dots & a_{1,i} & \dots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{j,1} & \dots & a_{j,i} & \dots & a_{j,n} \\ \vdots & & & & \vdots \\ a_{n,1} & \dots & a_{n,i} & \dots & a_{n,n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \dots & a_{1,i-1} & a_{1,i+1} & \dots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{j-1,1} & \dots & a_{j-1,i-1} & a_{j-1,i+1} & \dots & a_{j-1,n} \\ a_{j+1,1} & \dots & a_{j+1,i-1} & a_{j+1,i+1} & \dots & a_{j+1,n} \\ \vdots & & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & \dots & a_{n,i-1} & a_{n,i+1} & \dots & a_{n,n} \end{bmatrix}$$

#### **Definition 8.1.2**

For  $B \in Mat_{1,1}(\mathbb{F})$  er  $\det B = b_{1,1}$ .

For  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  og n > 1 antager vi at det er vist for en  $(n-1) \times (n-1)$ -matrix.

1. For  $1 \le i, j \le n$  er den (i, j)'te cofaktor  $A_{ij}$  af A givet som

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} \det(M(A)_{ij})$$

2. Determinanten af *A* er givet som

$$\det A = a_{11}A_{11} + \dots + a_{1n}A_{1n}$$

Determinanten udvikles altså efter første række.

#### Bemærkning

Der er en række basale regler for determinanter:

- 8.1.3: Determinanten kan udvikles efter første søjle:  $det(A) = a_{11}A_{11} + \cdots + a_{n1}A_{n1}$
- 8.1.4: Hvis B er A med de første to rækker byttet om, så er det  $A = -\det B$ .

- 8.1.5: Hvis B er A med to vilkårlige rækker byttet gælder det  $A = -\det B$ .
- 8.1.6: Determinanten kan udvikles efter k'te række:  $det(A) = a_{k1}A_{k1} + \cdots + a_{kn}A_{kn}$ .
- 8.1.8: Hvis *B* er *A* med to søjler byttet, so er det(A) = -det(B).
- 8.1.9: For  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  og n > 1, hvis A har to ens rækker/søjler gælder det at  $\overline{\det(A)} = 0$ .
- 8.1.10/11 (a): Hvis A har en nul-række/søjle er det(A) = 0.
- $\frac{8.1.10/11 \text{ (b)}}{r \det(A)}$ : Hvis B er A med k'te række/søjle gange med r, så gælder  $\det(B) = \frac{r \det(A)}{r \det(A)}$
- 8.1.10/11 (c): Hvis B er A med s gange i'te række/søjle lagt til j'te række,  $i \neq j$ , så er  $\det(A) = \det(B)$ .
- 8.1.12: Hvis A er triangulær, så er det(A) produktet af A's diagonalindgange.
- <u>8.1.13</u>: Hvis E er elementærmatrix gælder det(EA) = det(E) det(A). Deraf følger  $\overline{det}(AE) = det(E) det(A)$ .

### 6.2 Transponeret Matrix

### Lemma 8.1.7

Lad  $A \in Mat_{n,n}(\mathbb{F})$ . Der gælder  $det(A^T) = det(A)$ .

#### **Bevis**

Vi beviser lemmaet ved induktion. Vores basistilfælde kan være for matricen hvor n = 2.

$$\det(A) = \det\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = ad - bc$$

$$\det(A^T) = \det\begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} = ad - cb$$

I ovenstående må der gælde lighedstegn, da den kommutative lov er gældende.

Herefter opstiller vi induktions hypotesen at  $det(A^T) = det(A)$  når A er en  $(n-1) \times (n-1)$ 

Vi vil herefter via induktion vise at dette også gør sig gældende for en  $n \times n$  matrix.

$$\det(A^T) = \sum_{j=1}^{n} (-1)^{1+j} a_{1j} \det(M(A^T)_{j1})$$

Vi kan da skrive minoren som  $M(A^T)_{j1} = (M(A)_{1j})^T$ . Da må det per induktionshypotesen gælde:

$$\det(M(A^{T})_{j1}) = \det(M(A)_{1j}^{T}) = \det(M(A)_{1j})$$

Da minoren netop er en  $(n-1) \times (n-1)$  matrix. Derfor må:

$$\det(A^T) = \sum_{j=1}^{n} (-1)^{1+j} a_{1j} \det(M(A)_{1j}) = \det(A)$$

# 6.3 Singulære Matricer og Determinanter

#### **Sætning 8.1.15**

 $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  er singulær  $\Leftrightarrow \det(A) = 0$ .

#### **Bevis**

 $A \sim H$ , hvor H er på RREF.

$$A = E_k E_{k-1} \cdots E_1 H$$

hvilket giver en determinant

$$det(A) = det(E_k E_{k-1} \cdots E_1 H)$$

$$= det(E_k) det(E_{k-1} \cdots E_1 H)$$

$$= det(E_k) det(E_{k-1}) \cdots det(E_1) det(H)$$

- ( $\Rightarrow$ ) H må have en nulrække, hvilket giver  $\det(H) = 0 \Rightarrow \det(A) = 0$ .
- ( $\Leftarrow$ ) H = I; H er ikke singulær hvilket betyder at  $det(A) \neq 0$ .

# 6.4 Cramers Regel

#### **Definition 8.2.6**

Lad  $A \in Mat_{n,n}(\mathbb{F})$ . Den adjungerede matrix er da

$$\mathsf{adj}A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & \cdots & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

svarende til den transponerede kofaktormatrice.

#### Korollar 8.2.9

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  være invertibel, og lad  $\mathbf{b} \in \mathbb{F}^n$ . Lad  $A_i$  være matricen, der fås ved at erstatte den i'te søjle i A med  $\mathbf{b}$ . Den entydige løsning  $\hat{x}$  til  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  er da givet ved:

$$\hat{x}_i = \frac{\det(A_i)}{\det(A)}, i = 1, \cdots, n$$

#### **Bevis**

Hvis vi ombytter lidt på ligningssystemet  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ , får vi at  $\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b}$ . Dette kan vi ved hjælp at Korrolar 8.2.8 omskrive:

$$\hat{\mathbf{x}} = A^{-1}\mathbf{b} = \frac{1}{\det(A)}adj(A)\mathbf{b}$$

hvor 
$$\hat{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \hat{x}_1 \\ \vdots \\ \hat{x}_n \end{bmatrix}$$
, og derfor må det gælde at for  $i = 1, \cdots, n$ : 
$$\hat{\mathbf{x}}_i = \frac{1}{\det(A)} (\operatorname{adj} A)_{i:} \mathbf{b} \qquad (\operatorname{den} i'\operatorname{te} række)$$
$$= \frac{1}{\det(A)} (A_{1i}b_1 + \cdots + A_{ni}b_n)$$
$$= \frac{1}{\det(A)} \det(A_i)$$
$$= \frac{\det(A_i)}{\det(A)}$$

## 7 Egenværdier og egenvektorer

([P] 9.1)

### Disposition

- 1. Egenværdi, -vektor og -rum
- 2. Karakteristik polynomium og multipliciteter
- 3. Similaritet
- 4. Diagonalisering

# 7.1 Egenværdi, -vektor og -rum

#### **Definition 9.1.1**

- 1. Lad V være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum og lad  $T:V\to V$  være en lineær transformation.  $\lambda\in\mathbb{F}$  er en egenværdi for T, hvis der findes  $\mathbf{v}\in V\setminus\{0\}$ , så  $T(\mathbf{v})=\lambda\mathbf{v}$ .  $\mathbf{v}$  er da en egenvektor for T associeret til  $\lambda$ .
- 2. Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$ .  $\lambda \in \mathbb{F}$  er en egenværdi for A hvis der findes  $\mathbf{z} \in \mathbb{F}^n \setminus \{0\}$ , så  $A\mathbf{z} = \lambda \mathbf{z}$ .

**z** er da en egenvektor for A associeret til  $\lambda$ .

Egenvektoren findes ved at finde nulrummet  $N(A - \lambda I)$ , eller sagt på en anden måde indsætte egenværdierne på  $\lambda$ 's plads, hvorefter matricen reduceres, for at man så kan finde egenvektoren. Nulrummet  $N(A - \lambda_i I)$  kaldes for  $E_A(\lambda_i)$ .

## 7.2 Karakteristik polynomium og multipliciteter

#### Notation 9.1.6

 $p_A$  kaldet det karakteristiske polynomium for A, hvor  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$ . Hvis  $\det(A - \lambda I)$  beregnes for et ubestemt  $\lambda$ , så fås et polynomium af grad n i  $\lambda$ ,

$$p_A(\lambda) = \det(A - \lambda I)$$

Rødderne for polynomiet er de  $\lambda$  hvor  $p_A(\lambda) = 0$ , og disse  $\lambda$  er egenværdier for A.

#### Notation 9.1.8

Dimensionen af egenrummet for en egenværdi  $dim(E_A(\lambda_i))$  kaldes den *geometriske multi*plicitet.  $Geo_A(\lambda_i)$  af  $\lambda_i$ .

Den algrebraiske multiplicitet  $Alg_A(\lambda_0)$  af  $\lambda_0$  er det antal gange  $\lambda - \lambda_0$  går op i  $p_A(\lambda)$ , altså hvis:  $p_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_0)^{m_0} q(\lambda)$ , hvor  $q(\lambda) \neq 0$ , så er  $m_0 = Alg_A(\lambda_0)$ .

### 7.3 Similaritet

#### Bemærkning

Det siges at  $A, B \in \mathsf{Mat}(\mathbb{F})$  er similære, hvis der eksisterer et  $S \in \mathsf{Mat}(\mathbb{F})$ , så det gælder at  $S^{-1}AS = B$ . Det følger derfor at S er invertibel.

Hvis dette er tilfældet, gælder det at  $SBS^{-1} = A$ .

#### Lemma 9.1.16

Lad A, B være similære.

- 1.  $p_A = p_B$ .
- 2. Hvis  $\lambda_0$  er en egenværdi for A og B, så er  $Geo_A(\lambda_0) = Geo_B(\lambda_0)$ .

#### **Bevis**

1. Der eksisterer en ikke singulær  $S \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  så  $B = S^{-1}AS$ . For et vilkårligt  $\lambda$  gælder det at

$$S^{-1}(A - \lambda I)S = (S^{-1}AS) - (S^{-1}\lambda S) = B - \lambda I$$

Derfor

$$p_B(\lambda) = \det(B - \lambda I)$$

$$= \det(S^{-1}(A - \lambda I)S)$$

$$= \det(S^{-1}) \det(A - \lambda I) \det(S)$$

$$= \det(S^{-1}) \det(S) \det(A - \lambda I)$$

$$= \det(S^{-1}S) \det(A - \lambda I)$$

$$= \det(A - \lambda I)$$

$$= p_A(\lambda)$$

2. Lad  $\{\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_k\}$  være en basis for  $N(B-\lambda_0 I)$ . Så har vi for  $i=1,\ldots,k$ 

$$S^{-1}(A - \lambda_0 I)S\mathbf{v}_i = (B - \lambda_0 I)\mathbf{v}_i = \mathbf{0}$$
  
$$\Rightarrow (A - \lambda_0 I)S\mathbf{v}_i = S(B - \lambda_0 I)\mathbf{v}_i = \mathbf{0}$$
  
$$\Rightarrow S\mathbf{v}_i \in N(A - \lambda_0 I)$$

Ud fra foregående kan vi se at vi har minimum k vektorer i nulrummet. Argumentet for at  $S\mathbf{v}_1, \ldots, S\mathbf{v}_k$  er uafhængige er at antage

$$c_1 S \mathbf{v}_1 + \dots + c_k S \mathbf{v}_k$$
  
=  $S(c_1 \mathbf{v}_1 + \dots + c_k \mathbf{v}_k)$   
=  $\mathbf{0}$ 

Og derfor er

$$c_1 \mathbf{v}_1 + \dots + c_k \mathbf{v}_k = S^{-1} S(c_1 \mathbf{v}_1 + \dots + c_k \mathbf{v}_k) = S^{-1} \mathbf{0} = \mathbf{0}$$

og vi ved at  $c_1 = \cdots = c_k = 0$ , da  $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_k$  er uafhængige.

Så vi kan konkludere at nulrummet for  $N(A - \lambda_0 I)$  er større eller lig  $N(B - \lambda_0 I)$ .

$$\dim N(A - \lambda_0 I) \ge \dim N(B - \lambda_0 I)$$

På samme måde kan man køre med baserne  $\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_k$  for  $N(A - \lambda_0 I)$ , og nå frem til

$$\dim N(A - \lambda_0 I) \leq \dim N(B - \lambda_0 I)$$

Så

$$Geo_A(\lambda_0) = \dim N(A - \lambda_0 I) = \dim N(B - \lambda_0 I) = Geo_B(\lambda_0)$$

### 7.4 Diagonalisering

#### **Definition 9.2.1**

- 1. Lad  $L: V \to V$  være en lineær transformation. L er diagonaliserbar hvis der findes en basis  $\mathcal{V} = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  for V bestående af egenvektorer for L.
- 2. Lad  $A \in \mathsf{Mat}(\mathbb{F})$ . A er diagonaliserbar hvis der findes en basis  $\mathcal{V} = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  for  $\mathbb{F}$  bestående af egenvektorer for A.

En diagonalmatrix har nuller på alle andre indgange end diagonalen.

$$d_{i,j} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ d_{i,j} & 0 \end{cases}$$

$$D = \begin{bmatrix} d_{1,1} & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & d_{n,n} \end{bmatrix}$$

#### Lemma 9.2.2

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$ . Følgende er ækvivalente

- (1) Der findes en basis for  $\mathbb{F}^n$  bestående af egenvektorer for A.
- (2) Der findes n lineært uafhængige egenvektorer for A.
- (3) Der findes en invertibel matrix  $V \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  så  $V^{-1}AV$  er en diagonalmatrix.

#### **Bevis**

- (1)  $\Rightarrow$  (2) Oplagt, da en basis er uafhængige.
- (2)  $\Rightarrow$  (1) Hvis man har n lineært uafhængige vektorer danner de en basis, se sætning 3.1.4.
- (2)  $\Rightarrow$  (3) Lad  $v_1,\ldots,v_n$  være lineært uafhængige egenvektorer med tilhørende  $\lambda_1,\ldots,\lambda_n$

for A, hvor  $V = [\mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_n}]$  i søjleform. Vi har

$$AV = A[\mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_n}] = [A\mathbf{v_1}, \dots, A\mathbf{v_n}]$$
$$= [\lambda_1 \mathbf{v_1}, \dots, \lambda_n \mathbf{v_n}]$$
$$= [\mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_n}]D$$
$$= VD$$

hvor

$$D = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

er diagonal. Da V har uafhængige søjler er den diagonal og  $V^{-1}AV = V^{-1}VD = D$ .

(3)  $\Rightarrow$  (2) Antag,  $X \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  så  $X^{-1}AX = D$ , hvor D er er diagonal, som ovenover. Da X er invertibel er søjlerne i  $X = [\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n]$  uafhængige.

Vi har  $AX = X(X^{-1}AX) = XD$ , dvs.  $[A\mathbf{x_1}, \dots, A\mathbf{x_n}] = [\lambda_1\mathbf{x_1}, \dots, \lambda_n\mathbf{x_n}]$ . Dette giver  $A\mathbf{x_i} = \lambda_i\mathbf{x_i}$ , hvilket betyder at  $\mathbf{x_1}, \dots, \mathbf{x_n}$  er uafhængige og egenvektorer for A.

# 8 Diagonalisering

([P] 9.2, 11.1)

# Disposition

- 1. Egenværdi, -vektor og -rum
- 2. Karakteristisk polynomium
- 3. Diagonalmatrix
- 4. Uafhængige Egenvektorer

# 8.1 Egenværdi, -vektor og -rum

#### **Definition 9.1.1**

- 1. Lad V være et  $\mathbb{F}$ -vektorrum og lad  $T:V\to V$  være en lineær transformation.  $\lambda\in\mathbb{F}$  er en egenværdi for T, hvis der findes  $\mathbf{v}\in V\setminus\{0\}$ , så  $T(\mathbf{v})=\lambda\mathbf{v}$ .  $\mathbf{v}$  er da en egenvektor for T associeret til  $\lambda$ .
- 2. Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$ .  $\lambda \in \mathbb{F}$  er en egenværdi for A hvis der findes  $\mathbf{z} \in \mathbb{F}^n \setminus \{0\}$ , så  $A\mathbf{z} = \lambda \mathbf{z}$ .

**z** er da en egenvektor for A associeret til  $\lambda$ .

Egenvektoren findes ved at finde nulrummet  $N(A - \lambda I)$ , eller sagt på en anden måde indsætte egenværdierne på  $\lambda$ 's plads, hvorefter matricen reduceres, for at man så kan finde egenvektoren. Nulrummet  $N(A - \lambda_i I)$  kaldes for  $E_A(\lambda_i)$ .

## 8.2 Karakteristisk polynomium

#### Notation 9.1.6

 $p_A$  kaldet det karakteristiske polynomium for A, hvor  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$ . Hvis  $\det(A - \lambda I)$  beregnes for et ubestemt  $\lambda$ , så fås et polynomium af grad n i  $\lambda$ ,

$$p_A(\lambda) = \det(A - \lambda I)$$

Rødderne for polynomiet er de  $\lambda$  hvor  $p_A(\lambda) = 0$ , og disse  $\lambda$  er egenværdier for A.

## 8.3 Diagonalisering

#### **Definition 9.2.1**

- 1. Lad  $L: V \to V$  være en lineær transformation. L er diagonaliserbar hvis der findes en basis  $\mathcal{V} = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  for V bestående af egenvektorer for L.
- 2. Lad  $A \in \mathsf{Mat}(\mathbb{F})$ . A er diagonaliserbar hvis der findes en basis  $\mathcal{V} = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  for  $\mathbb{F}$  bestående af egenvektorer for A.

En diagonalmatrix har nuller på alle andre indgange end diagonalen.

$$d_{i,j} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ d_{i,j} & 0 \end{cases}$$

$$D = \begin{bmatrix} d_{1,1} & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & d_{n,n} \end{bmatrix}$$

# Lemma 9.2.2

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$ . Følgende er ækvivalente

- (1) Der findes en basis for  $\mathbb{F}^n$  bestående af egenvektorer for A.
- (2) Der findes n lineært uafhængige egenvektorer for A.
- (3) Der findes en invertibel matrix  $V \in \operatorname{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  så  $V^{-1}AV$  er en diagonalmatrix.

### **Bevis**

- (1)  $\Rightarrow$  (2) Oplagt, da en basis er uafhængige.
- (2)  $\Rightarrow$  (1) Hvis man har n lineært uafhængige vektorer danner de en basis, se sætning 3 1 4
- (2)  $\Rightarrow$  (3) Lad  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  være lineært uafhængige egenvektorer med tilhørende  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  for A, hvor  $V = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n]$  i søjleform. Vi har

$$AV = A[\mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_n}] = [A\mathbf{v_1}, \dots, A\mathbf{v_n}]$$
$$= [\lambda_1 \mathbf{v_1}, \dots, \lambda_n \mathbf{v_n}]$$
$$= [\mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_n}]D$$
$$= VD$$

hvor

$$D = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

er diagonal. Da V har uafhængige søjler er den diagonal og  $V^{-1}AV = V^{-1}VD = D$ .

(3)  $\Rightarrow$  (2) Antag,  $X \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$  så  $X^{-1}AX = D$ , hvor D er er diagonal, som ovenover. Da X er invertibel er søjlerne i  $X = [\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n]$  uafhængige.

32

Vi har  $AX = X(X^{-1}AX) = XD$ , dvs.  $[A\mathbf{x_1}, ..., A\mathbf{x_n}] = [\lambda_1\mathbf{x_1}, ..., \lambda_n\mathbf{x_n}]$ . Dette giver  $A\mathbf{x_i} = \lambda_i\mathbf{x_i}$ , hvilket betyder at  $\mathbf{x_1}, ..., \mathbf{x_n}$  er uafhængige og egenvektorer for A.

### 8.4 Uafhængige Egenvektorer

#### Lemma 9.2.5

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$ . Antag at  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  er forskellige egenværdier for A. Lad  $v_1, \dots, v_k$  være tilsvarende egenvektorer. Så er  $v_1, \dots, v_k$  uafhængige.

#### **Bevis**

Lad  $S = \operatorname{Span}(\mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_k})$  og lad  $r = \dim(S)$ . Vi skal så vise at r = k. Vi antager modsætningsvis at r < k, ydermere antager vi da at  $\mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_r}$  er en basis for S. Da må en ny egenvektor  $\mathbf{v_{r+1}}$  kunne skrives som en lineær kombination af  $\mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_r}$ .

$$\mathbf{v_{r+1}} = c_1 \mathbf{v_1} + \cdots + c_r \mathbf{v_r}$$
, hvor  $c_1, \cdots, c_r \in \mathbb{F}$ 

Så vi kan skrive:

$$A\mathbf{v_{r+1}} = A(c_1\mathbf{v_1} + \cdots + c_r\mathbf{v_r}) = c_1A\mathbf{v_1} + \cdots + c_rA\mathbf{v_r}$$

Da vi ved at  $A\mathbf{v} = \lambda \mathbf{v}$  kan vi omskrive dette til:

$$A\mathbf{v}_{r+1} = \lambda_{r+1}\mathbf{v}_{r+1} = c_1\lambda_1\mathbf{v}_1 + \cdots + c_r\lambda_r\mathbf{v}_r$$

Ganger vi så den første ligning med  $\lambda_{r+1}$  og trækker det fra den sidste, så får vi:

$$0 = c_1(\lambda_1 - \lambda_{r+1})\mathbf{v_1} + \ldots + c_r(\lambda_r - \lambda_{r+1})\mathbf{v_r}$$

Da vi ved at  $v_1, \ldots, v_r$  er en basis for S må disse være uafhænigige og derfor ikke 0.

Ydermere ved vi per antagelse at alle  $\lambda$  er forskellige, hvilket vil sige at  $\lambda_i - \lambda_{r+1}$  er forskellig fra 0 for alle i = 1, ..., r.

Derfor må det være konstanterne  $c_1, \ldots, c_n$  der alle må være 0, for at ovenstående ligning kan opfyldes. Men da egenvektoren  $\mathbf{v}_{r+1}$  ikke kan være nul, er dette en modstrid med den første ligning, og derfor må vores første antagelse være forkert, og dermed må r = k, der gør at  $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_k$  alle må være uafhængige.

### Multiplicitet

#### **Sætning 9.2.11**

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{F})$ ; lad  $\lambda_1,\ldots,\lambda_k \in \mathbb{F}$  være de forskellige egenværdier for A. Så er A diagonaliserbar  $\Leftrightarrow$ 

(1) 
$$Alg(\lambda_1) + \cdots + Alg(\lambda_k) = n$$
.

(2) 
$$Alg(\lambda_i) = Geo(\lambda_i)$$
 for  $i = 1, ..., k$ .

# Bemærkning

Hvis  $\mathbb{F} = \mathbb{C}$  gælder (1) altid.

# Bevis

# 9 Indre produkt

([P] 6.1, 6.2, 6.3)

# Disposition

- 1. Definition
- 2. Pythagoras
- 3. Projektion
- 4. Cauchy-Schwarz Uligheden

#### 9.1 Definition

#### **Definition 6.2.1**

Lad V være et  $\mathbb{C}$ -vektorrum. Et (komplekst) indre produkt er en afbildning  $\langle \ , \ \rangle : V \times V \to \mathbb{C}$ , som tilfredsstiller:

- (I)  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle$  er reel, og ikke-negativ for alle  $\mathbf{v} \in V$ ; og er 0 hhvis v = 0.
- (II)  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = \overline{\langle \mathbf{w}, \mathbf{v} \rangle}$  for alle  $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in V$ .
- (III)  $\langle \alpha \mathbf{v} + \beta \mathbf{w}, \mathbf{z} \rangle = \alpha \langle \mathbf{v}, \mathbf{z} \rangle + \beta \langle \mathbf{w}, \mathbf{z} \rangle$  for alle  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$ ,  $\mathbf{v}, \mathbf{w}, \mathbf{z} \in V$ .
- (IV)  $\langle \mathbf{v}, \beta \mathbf{w} + \alpha \mathbf{z} \rangle = \overline{\alpha} \langle \mathbf{w}, \mathbf{v} \rangle + \overline{\beta} \langle \mathbf{z}, \mathbf{v} \rangle$  for alle  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$ ,  $\mathbf{v}, \mathbf{w}, \mathbf{z} \in V$ .

Associeret til det indre produkt er en længde eller norm

$$\|\mathbf{v}\| = \sqrt{\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle}$$
 for  $\mathbf{v} \in V$ 

(I) siger at  $\|\mathbf{v}\| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{v} = \mathbf{0}$ .

Noter at  $||a\mathbf{v}|| = |a| ||\mathbf{v}||$  for alle  $a \in \mathbb{C}$  og  $\mathbf{v} \in V$ .

# 9.2 Pythagoras

#### Proposition 6.2.4 (Pythagoras)

Lad V være et  $\mathbb{C}$ -vektorrum med indre produkt  $\langle \ , \ \rangle$ . Lad  $\mathbf{u},\mathbf{v}\in V$  være ortogonale. Der gælder det:

$$\|\mathbf{u} + \mathbf{v}\|^2 = \|\mathbf{u}\|^2 + \|\mathbf{v}\|^2$$

Dette gælder ligeledes for det reele (R) tilfælde.

#### **Bevis**

$$\begin{aligned} \|\mathbf{u} + \mathbf{v}\|^2 &= \langle \mathbf{u} + \mathbf{v}, \mathbf{u} + \mathbf{v} \rangle \\ &= \langle \mathbf{u}, \mathbf{u} \rangle + \langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{v}, \mathbf{u} \rangle + \langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle \\ &= \|\mathbf{u}\|^2 + \|\mathbf{v}\|^2 \end{aligned}$$

Da u, v er ortogonale gælder:

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle \langle \mathbf{v}, \mathbf{u} \rangle = \langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle \overline{\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle} = 0\overline{0} = 0$$

Og derfor fås ligheden  $\|\mathbf{u} + \mathbf{v}\|^2 = \|\mathbf{u}\|^2 + \|\mathbf{v}\|^2$ .

## 9.3 Projektion

### **Definition 6.2.5**

Lad V være et  $\mathbb{C}$ -vektorrum med indre produkt  $\langle , \rangle$ . Hvis  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in V, \mathbf{v} \neq 0$ , så er *skalarprojektionen* af  $\mathbf{u}$  på  $\mathbf{v}$  tallet

$$\alpha = \frac{\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle}{\|\mathbf{v}\|}$$

mens vektorprojektionen er

$$\mathbf{p} = \alpha \left( \frac{1}{\|\mathbf{v}\|} \mathbf{v} \right) = \frac{\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle}{\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle} \mathbf{v}$$

# 9.4 Cauchy-Schwarz Uligheden

## Sætning 6.2.7 (Cauchy-Swartz-Uligheden)

Lad V være et  $\mathbb{R}$  eller  $\mathbb{C}$  vektorrum med indre produkt  $\langle , \rangle$ . Lad  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$ . Der gælder

$$|\langle u,v\rangle| \leq \|u\| \|v\|$$

Ligheden gælder hvis og kun hvis **u**, **v** er lineært afhængige.

#### **Bevis**

Hvis  $\mathbf{v} = \mathbf{0}$  er der lighed

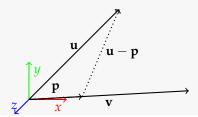
$$|\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle| = 0 = ||\mathbf{u}|| ||\mathbf{v}||$$

Hvis  $\mathbf{v} \neq \mathbf{0}$  lades  $\mathbf{p}$  være projektionen af  $\mathbf{u}$  på  $\mathbf{v}$ . Da  $\mathbf{p}$  og  $\mathbf{u} - \mathbf{p}$  er ortogonale er

$$\|\mathbf{p}\|^2 + \|\mathbf{u} - \mathbf{p}\|^2 = \|\mathbf{u}\|^2$$

Fra skalarprojektionen så

$$\frac{|\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle|^2}{\|\mathbf{v}\|^2} = |\alpha|^2 = \alpha \overline{\alpha} = \|\mathbf{p}\|^2 = \|\mathbf{u}\|^2 - \|\mathbf{u} - \mathbf{p}\|^2$$



Hvilket giver

$$|\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle|^2 = \|\mathbf{u}\|^2 \|\mathbf{v}\|^2 - \|\mathbf{u} - \mathbf{p}\|^2 \|\mathbf{v}\|^2 \le \|\mathbf{u}\|^2 \|\mathbf{v}\|^2$$

hvor der gælder lighed hvis u = p.

Det er hermed vist at der kun gælder lighed når u og v er lineært afhængige.

# 10 Ortogonalt komplement og projektion

([P] 5.1, 5.2.10, 6.4.12-6.4.17, 7.2.5-7.2.6)

## Disposition

- 1. Dimensioner
- 2. Ortogonal Dimension/Basis
- 3. Indre Produkt
- 4. Ortogonal Projektion

### 10.1 Dimensioner

## **Proposition 3.2.8**

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{m,n}(\mathbb{F})$ , lad  $A \sim U$  på REF.

- (1)  $\dim N(A) = \#$  af søjler uden pivot i U.
- (2)  $\dim Ræ(A) = \#$  af ikke nul-rækker i U.
- (3)  $\dim Sø(A) = \#$  af søjler med pivot i U.

Det gælder at  $\dim(Ræ(A)) = \dim(Sø(A))$ , samt at  $\dim N(A) + \dim Sø(A) = n$ , antallet af søjler i A.

### **Bevis**

(1),(2),(3) følger fra  $3.2.1 \rightarrow 3.1.6$ .

Da antallet af ikke-nul rækker i U er lig antallet af pivot'er, er dim  $Ræ(A) = \dim Sø(A)$ . Hvis k er antallet af søjler med pivot, er dim N(A) = n - k. dim Sø(A) = k og

$$\dim N(A) + \dim \mathsf{S}\phi(A) = (n-k) + k = n$$

### Notation 3.2.9

 $\dim(\mathsf{R} \divideontimes(()A)) = \dim(\mathsf{S} \varnothing(()A))$  kaldes rangen af A,  $\mathsf{rang}(A)$ .  $\dim(N(A))$  kaldes nulliteten af A,  $\mathsf{nul}(A)$ .

## 10.2 Ortogonal Dimension/Basis

### **Sætning 5.1.17**

Lad  $S \in \mathbb{R}^n$  være et underrum.

- 1.  $S^{\perp}$  er også et underrum i  $\mathbb{R}^n$  og  $\dim(S^{\perp}) = n \dim(S)$ .
- 2. Hvis  $S \neq \{0\}$ ,  $S \neq \mathbb{R}^n$  og  $\{x_1, \ldots, x_r\}$  er en basis for S og  $\{x_{r+1}, \ldots, x_n\}$  er en basis for  $S^{\perp}$ , så er  $\{x_1, \ldots, x_n\}$  en basis for  $\mathbb{R}^n$ .

### **Bevis**

1. Hvis  $S=\{0\}$ , og  $S^{\perp}\in\mathbb{R}^n$ , så følger det naturligt, at  $\dim(S^{\perp})=n-\dim(S)=n-\dim(\{0\})$ .

Hvis  $S \neq \{0\}$ , lad da  $\{x_1, ..., x_r\}$  være en basis for S. Da kan vi skrive  $X = [x_1, ..., x_r]$ , hvor  $X \in \mathsf{Mat}_{n,r}(\mathbb{R})$  er en matrix hvor søjlerne består af basis vektorerne.

Da må  $S = S\phi(X)$  og da giver lemma 5.1.16 at:

$$S^{\perp} = S\phi(X)^{\perp} = N(X^T)$$

Hvor det gælder at  $N(X^T) \in \mathbb{R}^n$ . Da kan vi finde:

$$\dim(N(X^T)) = \#s \text{ \it o} \text{ \it jler i } X^T - \operatorname{rang}(X^T) = n - r = n - \dim(S)$$

Dette fordi *X* har *r* uafhængige søjler per definition af basis, så:

$$\mathsf{rang}(X^T) = \mathsf{rang}(X) = r = \dim(S \emptyset(X)) = \dim(S)$$

2. Ifølge sætning 3.1.4 skal vi blot vise at  $x_1, \ldots, x_n$  er uafhængige. Vi antager derfor:

$$c_1 \mathbf{x_1} + \ldots + c_r \mathbf{x_r} + c_{r+1} \mathbf{x_{r+1}} + \ldots + c_n \mathbf{x_n} = 0$$

Derpå lader vi vektoren  $\mathbf{y} = c_1 \mathbf{x_1} + \ldots + c_r \mathbf{x_r}$  og vektoren  $\mathbf{z} = c_{r+1} \mathbf{x_{r+1}} + \ldots + c_n \mathbf{x_n}$ . Da må  $\mathbf{y} \in S$  og  $\mathbf{z} \in S^{\perp}$ , og  $\mathbf{y} + \mathbf{z} = 0$ .

Dette må betyde at  $\mathbf{y}=(-1)\mathbf{z}$ , hvilket vil sige at  $\mathbf{y}\in S$  og  $(-1)\mathbf{z}\in S^{\perp}$ , altså må  $\mathbf{y}=(-1)\mathbf{z}\in S\cap S^{\perp}$ , hvilket giver at  $\mathbf{y}=(-1)\mathbf{z}=0$ .

Da  $c_1x_1 + \ldots + c_rx_r = 0$ , må alle  $c_1, \ldots, c_r = 0$ , da  $x_1, \ldots, x_r$  er uafhængige. Da  $c_{r+1}x_{r+1} + \ldots + c_nx_n = 0$ , må alle  $c_{r+1}, \ldots, c_n = 0$ , da  $x_{r+1}, \ldots, x_n$  er uafhængige. Så  $x_1, \ldots, x_n$  er uafhængige og derfor en basis for  $\mathbb{R}^n$ .

### 10.3 Indre Produkt

# **Definition 6.2.1**

Lad V være et  $\mathbb{C}$ -vektorrum. Et (komplekst) indre produkt er en afbildning  $\langle \ , \ \rangle: V \times V \to \mathbb{C}$ , som tilfredsstiller:

- (I)  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle$  er reel, og ikke-negativ for alle  $\mathbf{v} \in V$ ; og er 0 hhvis v = 0.
- (II)  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = \overline{\langle \mathbf{w}, \mathbf{v} \rangle}$  for alle  $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in V$ .
- (III)  $\langle \alpha \mathbf{v} + \beta \mathbf{w}, \mathbf{z} \rangle = \alpha \langle \mathbf{v}, \mathbf{z} \rangle + \beta \langle \mathbf{w}, \mathbf{z} \rangle$  for alle  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$ ,  $\mathbf{v}, \mathbf{w}, \mathbf{z} \in V$ .

(IV)  $\langle \mathbf{v}, \beta \mathbf{w} + \alpha \mathbf{z} \rangle = \overline{\alpha} \langle \mathbf{w}, \mathbf{v} \rangle + \overline{\beta} \langle \mathbf{z}, \mathbf{v} \rangle$  for alle  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$ ,  $\mathbf{v}, \mathbf{w}, \mathbf{z} \in V$ .

Associeret til det indre produkt er en længde eller norm

$$\|\mathbf{v}\| = \sqrt{\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} 
angle}$$
 for  $\mathbf{v} \in V$ 

(I) siger at  $\|\mathbf{v}\| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{v} = \mathbf{0}$ .

Noter at  $||a\mathbf{v}|| = |a| ||\mathbf{v}||$  for alle  $a \in \mathbb{C}$  og  $\mathbf{v} \in V$ .

### **Konstant Relation**

### Sætning 6.4.8

For  $\{\mathbf{u}_1,\ldots,\mathbf{u}_n\}$  som en ortonormal mængde i V.

Hvis  $\mathbf{v} = c_1 \mathbf{u}_1 + \cdots + c_n \mathbf{u}_n$ , så er  $c_i = \langle \mathbf{v}, \mathbf{u}_i \rangle$ .

#### **Bevis**

$$\langle \mathbf{v}, \mathbf{u}_i \rangle = \langle \sum_{j=1}^n c_j \mathbf{u}_j, \mathbf{u}_i \rangle = \sum_{j=1}^n c_j \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{u}_i \rangle = c_i$$

Det sidste gælder da for  $i \neq j$  gælder der at  $\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_j \rangle = 0$ , og  $\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_i \rangle = 1$ , da det er en ortonormal basis.

## 10.4 Ortogonal Projektion

### Sætning 6.4.14

Projektionen (eller ortogonalprojektionen) af v på S er defineret ved

$$\mathbf{p} - \mathbf{v} \in S^{\perp} \Leftrightarrow \mathbf{p} = \sum_{i=1}^{k} \langle \mathbf{v}, \mathbf{s}_i \rangle \mathbf{s}_i$$

hvor *S* er et underrum af det indre-produktrum *V*, med indre produkt  $\langle , \rangle$  og  $\{\mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_k\}$  er en ortonormalbasis for *S*, med  $v \in V$  og  $p \in S$ .

### **Bevis**

Projektionen p kan skrives som

$$p = c_1 \mathbf{s}_1 + \ldots + c_k \mathbf{s}_k$$

med  $c_1, \ldots, c_k \in \mathbb{K}$  hvor  $c_i = \langle \mathbf{p}, \mathbf{s_i} \rangle$  for  $i = 1, \ldots, k$ , så

$$p = \langle \mathbf{p}, \mathbf{s_k} \rangle \mathbf{s_1} + \ldots + \langle \mathbf{p}, \mathbf{s_k} \rangle \mathbf{s_k} = \sum_{i=1}^k \langle \mathbf{p}, \mathbf{s_i} \rangle \mathbf{s_i}$$

Der gælder derfor

$$\begin{split} \mathbf{p} - \mathbf{v} &\in S^{\perp} \Leftrightarrow \langle \mathbf{s}, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle = 0 & \text{for alle } \mathbf{s} \in S \\ & \Leftrightarrow \langle \alpha_1 \mathbf{s}_1 + \ldots + \alpha_k \mathbf{s}_k, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle = 0 & \text{for alle } \mathbf{a}_1, \ldots, \alpha_k \in \mathbb{K} \\ & \Leftrightarrow \alpha_1 \langle \mathbf{s}_1, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle + \ldots + \alpha_k \langle \mathbf{s}_k, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle = 0 \\ & \Leftrightarrow \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle = 0 & \text{for } i = 1, \ldots, k \\ & \Leftrightarrow \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{p} \rangle - \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{v} \rangle = 0 \\ & \Leftrightarrow \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{p} \rangle = \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{v} \rangle \\ & \Leftrightarrow \langle \mathbf{p}, \mathbf{s}_i \rangle = \langle \mathbf{v}, \mathbf{s}_i \rangle \end{split}$$

hvilket betyder at vi kan redefinere  $\boldsymbol{p}$  som værende afhængig af  $\boldsymbol{v}$ 

$$\mathbf{p} = \sum_{i=1}^k \langle \mathbf{v}, \mathbf{s}_i \rangle \mathbf{s}_i$$

## 11 Ortogonale og ortonormale baser

([P] 7.2, 6.4)

## Disposition

- 1. Indre Produkt
- 2. Ortogonal Projektion
- 3. Gram-Schmidt Processen
- 4. Ortonormal Mængde til Basis

### 11.1 Indre Produkt

### **Definition 6.2.1**

Lad V være et  $\mathbb{C}$ -vektorrum. Et (komplekst) indre produkt er en afbildning  $\langle \ , \ \rangle : V \times V \to \mathbb{C}$ , som tilfredsstiller:

- (I)  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle$  er reel, og ikke-negativ for alle  $\mathbf{v} \in V$ ; og er 0 hhvis v = 0.
- (II)  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = \overline{\langle \mathbf{w}, \mathbf{v} \rangle}$  for alle  $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in V$ .
- (III)  $\langle \alpha \mathbf{v} + \beta \mathbf{w}, \mathbf{z} \rangle = \alpha \langle \mathbf{v}, \mathbf{z} \rangle + \beta \langle \mathbf{w}, \mathbf{z} \rangle$  for alle  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$ ,  $\mathbf{v}, \mathbf{w}, \mathbf{z} \in V$ .
- (IV)  $\langle \mathbf{v}, \beta \mathbf{w} + \alpha \mathbf{z} \rangle = \overline{\alpha} \langle \mathbf{w}, \mathbf{v} \rangle + \overline{\beta} \langle \mathbf{z}, \mathbf{v} \rangle$  for alle  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$ ,  $\mathbf{v}, \mathbf{w}, \mathbf{z} \in V$ .

Associeret til det indre produkt er en længde eller norm

$$\|\mathbf{v}\| = \sqrt{\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle}$$
 for  $\mathbf{v} \in V$ 

(I) siger at  $\|\mathbf{v}\| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{v} = \mathbf{0}$ .

Noter at  $||a\mathbf{v}|| = |a| ||\mathbf{v}||$  for alle  $a \in \mathbb{C}$  og  $\mathbf{v} \in V$ .

### **Konstant Relation**

### Sætning 6.4.8

For  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$  som en ortonormal mængde i V.

Hvis  $\mathbf{v} = c_1 \mathbf{u}_1 + \cdots + c_n \mathbf{u}_n$ , så er  $c_i = \langle \mathbf{v}, \mathbf{u}_i \rangle$ .

### **Bevis**

$$\langle \mathbf{v}, \mathbf{u}_i \rangle = \langle \sum_{j=1}^n c_j \mathbf{u}_j, \mathbf{u}_i \rangle = \sum_{j=1}^n c_j \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{u}_i \rangle = c_i$$

Det sidste gælder da for  $i \neq j$  gælder der at  $\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_j \rangle = 0$ , og  $\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_i \rangle = 1$ , da det er en ortonormal basis.

## 11.2 Ortogonal Projektion

## **Sætning 6.4.14**

Projektionen (eller ortogonalprojektionen) af v på S er defineret ved

$$\mathbf{p} - \mathbf{v} \in S^{\perp} \Leftrightarrow \mathbf{p} = \sum_{i=1}^{k} \langle \mathbf{v}, \mathbf{s}_i \rangle \mathbf{s}_i$$

hvor *S* er et underrum af det indre-produktrum *V*, med indre produkt  $\langle , \rangle$  og  $\{\mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_k\}$  er en ortonormalbasis for *S*, med  $v \in V$  og  $p \in S$ .

### **Bevis**

Projektionen p kan skrives som

$$p = c_1 \mathbf{s}_1 + \ldots + c_k \mathbf{s}_k$$

med  $c_1, \ldots, c_k \in \mathbb{K}$  hvor  $c_i = \langle \mathbf{p}, \mathbf{s_i} \rangle$  for  $i = 1, \ldots, k$ , så

$$p = \langle \mathbf{p}, \mathbf{s_k} \rangle \mathbf{s_1} + \ldots + \langle \mathbf{p}, \mathbf{s_k} \rangle \mathbf{s_k} = \sum_{i=1}^k \langle \mathbf{p}, \mathbf{s_i} \rangle \mathbf{s_i}$$

Der gælder derfor

$$\begin{aligned} \mathbf{p} - \mathbf{v} &\in S^{\perp} \Leftrightarrow \langle \mathbf{s}, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle = 0 & \text{for alle } \mathbf{s} \in S \\ &\Leftrightarrow \langle \alpha_1 \mathbf{s}_1 + \ldots + \alpha_k \mathbf{s}_k, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle = 0 & \text{for alle } \alpha_1, \ldots, \alpha_k \in \mathbb{K} \\ &\Leftrightarrow \alpha_1 \langle \mathbf{s}_1, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle + \ldots + \alpha_k \langle \mathbf{s}_k, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle = 0 \\ &\Leftrightarrow \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{p} - \mathbf{v} \rangle = 0 & \text{for } i = 1, \ldots, k \\ &\Leftrightarrow \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{p} \rangle - \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{v} \rangle = 0 \\ &\Leftrightarrow \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{p} \rangle = \langle \mathbf{s}_i, \mathbf{v} \rangle \\ &\Leftrightarrow \langle \mathbf{p}, \mathbf{s}_i \rangle = \langle \mathbf{v}, \mathbf{s}_i \rangle \end{aligned}$$

hvilket betyder at vi kan redefinere p som værende afhængig af v

$$\mathbf{p} = \sum_{i=1}^k \langle \mathbf{v}, \mathbf{s}_i \rangle \mathbf{s}_i$$

### 11.3 Gram-Schmidt Processen

### Sætning 7.2.1 (Gram-Schmidt processen)

Lad V være et indre-produkt rum, og skriv  $\langle , \rangle$  for indre-produkt. Lad ydermere  $\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n\}$  være en basis for V.

 $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$  er en ortonormal basis for V lavet på følgende måde:

$$\mathbf{u}_1 = \frac{1}{\|\mathbf{x}_1\|} \mathbf{x}_1$$

Og  $\mathbf{u}_2 \dots, \mathbf{u}_n$  er defineret rekursivt ved

$$\mathbf{u}_{k+1} = \frac{1}{\|\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k\|} (\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k)$$

hvor

$$\mathbf{p}_k = \langle \mathbf{x}_{k+1} , \mathbf{u}_1 \rangle \mathbf{u}_1 + \cdots + \langle \mathbf{x}_{k+1} , \mathbf{u}_k \rangle \mathbf{u}_k$$

er den ortogonale projektion af  $\mathbf{x}_{k+1}$  på  $\mathsf{Span}(\mathbf{u}_1,\ldots,\mathbf{u}_k)$ .

Da er  $\{\mathbf{u}_1,\ldots,\mathbf{u}_k\}$  er en ortonormal basis for  $\mathsf{Span}(\mathbf{x}_1,\ldots,\mathbf{x}_k)$ , for  $k=1,\ldots,n$ .

Og dermed for k = n, en ortonormal basis for V.

### Bevis

Definer  $S_k = \operatorname{Span}(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k)$  for  $k = 1, \dots, n$ .

Basis: For  $S_1$  er det klart at  $Span(\mathbf{u}_1) = Span(\mathbf{x}_1) = S_1$ .

<u>Induktion</u>: Antag nu at det er vist for  $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k$ , for k < n, og  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k\}$  er en ortonormal basis for  $S_k$ .

Lad  $\mathbf{p}_k$  være projektionen af  $\mathbf{x}_{k+1}$  på  $S_k$ . Ifølge sætning 6.1.14 kan denne skrives som

$$\mathbf{p}_k = \langle \mathbf{x}_{k+1} , \mathbf{u}_1 \rangle \mathbf{u}_1 + \cdots + \langle \mathbf{x}_{k+1} , \mathbf{u}_k \rangle \mathbf{u}_k$$

Da  $\mathbf{p}_k \in S_k$ , kan  $\mathbf{p}_k$  skrives som en linearkombination af  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k$ :

$$\mathbf{p}_k = c_1 \mathbf{x}_1 + \dots + c_k \mathbf{x}_k$$

Vi vil gerne have fat i den ortogonale vektor  $\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k$ , som går ud af  $S_k$ :

$$\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k = \mathbf{x}_{k+1} - c_1 \mathbf{x}_1 - \dots - c_k \mathbf{x}_k$$

Da vi ved at  $x_1, ..., x_{k+1}$  er uafhængige og  $x_{k+1}$  derfor ikke kan skrives som en lineær kombination af de andre, ved vi at  $x_{k+1} - p_k \neq 0$ .

Vi ved at

$$\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k \in \mathsf{Span}(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_{k+1}) = S_{k+1}$$

Og ifølge sætning 6.1.14 er

$$\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k \in S_k^{\perp}$$

og derfor

$$(\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k) \perp \mathbf{u}_i$$

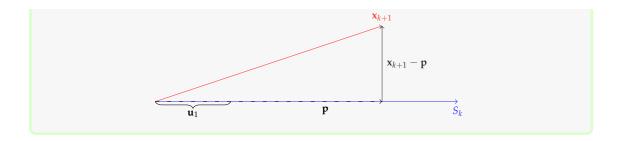
for  $i = 1, \ldots, k$ .

Vi kan nu skalere den ortogonale projektion og definere  $\mathbf{u}_{k+1}$ :

$$\mathbf{u}_{k+1} = \frac{1}{\|\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k\|} (\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{p}_k)$$

Så er  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_{k+1}\} \in S_{k+1}$  og ortonormal.

Da der er k + 1 uafhængige elementer i rummet  $S_{k+1}$ , udgør de en basis, og  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_{k+1}\}$  er en ortogonal basis for  $S_{k+1}$ .



# 11.4 Ortonormal Mængde til Basis

### Korollar 7.2.4

Enhver ortonomal mængde i et indre-produkt rum kan udvides til en ortonomal basis.

# **Bevis**

Lad  $\dim(V) = n$ . Antag, at  $\{\mathbf{u_1}, \dots, \mathbf{u_k}\} \subset V$  er ortonormal.  $\{\mathbf{u_1}, \dots, \mathbf{u_k}\}$  kan udvides til en basis  $\{\mathbf{u_1}, \dots, \mathbf{u_k}, \mathbf{v_1}, \dots, \mathbf{v_{n-k}}\}$  af V når Gram-Schmidt-Processen anvendes på denne basis fås en basis  $\{\mathbf{u_1}, \dots, \mathbf{u_k}, \mathbf{u_{k+1}}, \dots, \mathbf{u_n}\}$  som udvider  $\{u_1, \dots, u_k\}$ .

# 12 Ortogonale og unitære matricer

([P] 6.4.19-6.4.23, 11.1)

# Disposition

- 1. Definitioner
- 2. Ækvivalenser for Ortogonale Matricer
- 3. Schurs Sætning

## 12.1 Definitioner

### **Definition 6.4.19**

En matrix  $Q \in Mat(\mathbb{R})$  er ortogonal hvis søjlerne i Q udgør en ortonormalbasis for  $\mathbb{R}^n$ .

# 12.2 Ækvivalenser for Ortogonale Matricer

## Sætning 6.4.21

Lad  $Q \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{R})$ . Følgende udsagn er ækvivalente:

- (a) Q er ortogonal
- (b)  $Q^TQ = I$
- (c) Q er invertibel og  $Q^{-1} = Q^T$
- (d)  $(Q\mathbf{x})^T(Q\mathbf{y}) = \mathbf{x}^T\mathbf{y}$  for alle  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$
- (e)  $\|Q\mathbf{x}\| = \|\mathbf{x}\|$  for alle  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$

 $(a)\Rightarrow(b)$  følger fra Lemma 6.4.18, da søjlerne da må være en ortonormal mængde.

$$(b) \Rightarrow (d) \ \ (Q\mathbf{x})^T (Q\mathbf{y}) = \mathbf{x}^T Q^T Q\mathbf{y} = \mathbf{x}^T \mathbf{y} \text{ for alle } \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n.$$

 $(d)\Rightarrow(a)$  Vi kan opskrive  $Q=[\mathbf{q_1},\ldots,\mathbf{q_n}]$  i søjleform. Der gælder at:

$$\mathbf{q_i}^T \mathbf{q_j} = (Q\mathbf{e_i})^T (Q\mathbf{e_j}) = \mathbf{e_i}^T \mathbf{e_j} = \delta_{ij}$$

hvor det gælder for  $\delta_{ij}$ :

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

hvilket per definition gør at  $\{q_1, \ldots, q_n\}$  er ortonomal.

 $(b)\Rightarrow(c)\,$  følger af Lemma 1.4.10, som siger at AB=I så må A og B være invertible.

 $(c) \Rightarrow (b)$  følger af at være invers.

$$(d) \Rightarrow (e) \|Q\mathbf{x}\|^2 = (Q\mathbf{x})^T Q\mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{x} = \|\mathbf{x}\|^2.$$

 $(e) \Rightarrow (d)$  følger af propertition 6.3.5, hvor  $\mathbf{x}^T \mathbf{y}$  og  $(Q\mathbf{x})^T (Q\mathbf{y})$  kan omskrives således at det passer.

## 12.3 Schurs Sætning

### **Definition 11.1.1**

Den konjugerede transponerede  $C^H$  af C er givet ved  $C^H = (\overline{C})^T$ .

### **Definition 11.1.3**

En matrix  $U \in Mat(\mathbb{C})$  er unitær, hvis søjlerne i U udgør en ortonormalbasis for  $\mathbb{C}^n$ .

## Sætning 11.1.9 (Schurs Sætning)

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{C})$ . Der findes en unitær matrix  $U \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{C})$ , så  $U^H A U$  er en øvretriangulær matrix.

#### **Bevis**

Beviset foregår ved induktion over n. I basen n = 1 er det trivielt opfyldt, da alle matricer  $\in \mathsf{Mat}_{1,1}$  er øvre triangulære.

Antag nu at det gælder for en matrix  $B \in Mat_{n-1,n-1}(\mathbb{C})$ .

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{B})$  med en egenværdi  $\lambda_1 \in \mathbb{C}$ , og en tilhørende egenvektor  $\mathbf{v}_1 \in \mathbb{C}^n$ .

Vi kan arrangere at  $\|\mathbf{v}_1\| = 1$ . Og vi kan udvide  $\{\mathbf{v}_1\}$  til en basis for  $\mathbb{C}^n$ , og ved at anvende Gram-Schmidt på denne basis, får vi en ortonormalbasis  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  for  $\mathbb{C}^n$ .

Vi lader  $U_1 = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n] \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{C})$ , hvilket gør  $U_1$  unitær.

Vi vil nu forsøge at afgøre opbygningen af den første søjle i  $U_1^H A U_1$ . Dette kan vi gøre ved at gange med  $\mathbf{e}_1$ :

$$U_1^H A U_1 \mathbf{e}_1 = U_1^H A \mathbf{v}_1 = U_1^H \lambda_1 \mathbf{v}_1 = \lambda_1 U_1^H \mathbf{v}_1 = \lambda_1 U_1^H U_1 \mathbf{e}_1 = \lambda_1 \mathbf{e}_1$$

Vi ved derfor at første i  $U_1^H A U_1$  er på formen  $(\lambda_1, 0, ..., 0)^T$ , og kan derfor skrive  $U_1^H A U_1$  som

$$U_1^H A U_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{r} \\ \mathbf{0} & A_1 \end{bmatrix}$$

Her er  $\mathbf{r}$  en rækkevektor og  $\mathbf{0}$  en søjlevektor, begge med n-1 indgange, og  $A_1$  er defineret som minoren  $M(A)_{1,1}$ .

Per induktionshypotesen findes der en unitær matrix  $C \in Mat_{n-1,n-1}$  der opfylder  $C^H A_1 C = B$ , så B er en øvre triangulær matrix  $\in Mat_{n-1,n-1}(\mathbb{C})$ .

Vi definerer

$$U_2 = \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & C \end{bmatrix}$$

hvor 0 igen er en søjlevektor med n-1 indgange.

 $U_2$  er unitær, da de sidste n-1 søjler udgør en ortonormal mængde, per definition, og hver for sig er ortogonale på  $(U_2)_{:1}$ , som er lig enhedsvektoren  $e_1$ .

Ifølge lemma 11.1.16 er  $U = U_1U_2$  ogås unitær.

Da  $U_1^HAU_1$  og  $U_2$  har samme former  $(n\times n)$ , kan vi udregne  $U_2^H(U_1^HAU_1)U_2$  ved direkte brug af matrix-regler

$$\begin{aligned} \boldsymbol{U}^{H} \boldsymbol{A} \boldsymbol{U} &= \boldsymbol{U}_{2}^{H} (\boldsymbol{U}_{1}^{H} \boldsymbol{A} \boldsymbol{U}_{1}) \boldsymbol{U}_{2} \\ &= \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0}^{T} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{C}^{H} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \mathbf{r} \\ \mathbf{0} & A_{1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0}^{T} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{C} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \mathbf{r} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{C}^{H} A_{1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0}^{T} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{C} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \mathbf{r} \boldsymbol{C} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{C}^{H} A_{1} \boldsymbol{C} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \mathbf{r} \boldsymbol{C} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{B} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Som er øvre triangulær fordi B er det.

Induktionsskridtet er derfor taget, og sætningen er bevist.

## 13 Unitær diagonalisering

([P] 11.1)

## Disposition

- 1. Definitioner
- 2. Schurs Sætning
- 3. Unitær Diagonalisering

### 13.1 Definitioner

### **Definition 11.1.1**

Den konjugerede transponerede  $C^H$  af C er givet ved  $C^H = (\overline{C})^T$ .

### **Definition 11.1.3**

En matrix  $U \in Mat(\mathbb{C})$  er unitær, hvis søjlerne i U udgør en ortonormalbasis for  $\mathbb{C}^n$ .

## 13.2 Schurs Sætning

## Sætning 11.1.9 (Schurs Sætning)

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{C})$ . Der findes en unitær matrix  $U \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{C})$ , så  $U^H A U$  er en øvretriangulær matrix.

### Bevis

Beviset foregår ved induktion over n. I basen n = 1 er det trivielt opfyldt, da alle matricer  $\in \mathsf{Mat}_{1,1}$  er øvre triangulære.

Antag nu at det gælder for en matrix  $B \in Mat_{n-1,n-1}(\mathbb{C})$ .

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{B})$  med en egenværdi  $\lambda_1 \in \mathbb{C}$ , og en tilhørende egenvektor  $\mathbf{v}_1 \in \mathbb{C}^n$ .

Vi kan arrangere at  $\|\mathbf{v}_1\| = 1$ . Og vi kan udvide  $\{\mathbf{v}_1\}$  til en basis for  $\mathbb{C}^n$ , og ved at anvende Gram-Schmidt på denne basis, får vi en ortonormalbasis  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  for  $\mathbb{C}^n$ .

Vi lader  $U_1 = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n] \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{C})$ , hvilket gør  $U_1$  unitær.

Vi vil nu forsøge at afgøre opbygningen af den første søjle i  $U_1^H A U_1$ . Dette kan vi gøre ved at gange med  $\mathbf{e}_1$ :

$$U_1^H A U_1 \mathbf{e}_1 = U_1^H A \mathbf{v}_1 = U_1^H \lambda_1 \mathbf{v}_1 = \lambda_1 U_1^H \mathbf{v}_1 = \lambda_1 U_1^H U_1 \mathbf{e}_1 = \lambda_1 \mathbf{e}_1$$

Vi ved derfor at første i  $U_1^H A U_1$  er på formen  $(\lambda_1, 0, \dots, 0)^T$ , og kan derfor skrive  $U_1^H A U_1$  som

$$U_1^H A U_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{r} \\ \mathbf{0} & A_1 \end{bmatrix}$$

Her er  $\mathbf{r}$  en rækkevektor og  $\mathbf{0}$  en søjlevektor, begge med n-1 indgange, og  $A_1$  er defineret som minoren  $M(A)_{1,1}$ .

Per induktionshypotesen findes der en unitær matrix  $C \in \mathsf{Mat}_{n-1,n-1}$  der opfylder  $C^H A_1 C = B$ , så B er en øvre triangulær matrix  $\in \mathsf{Mat}_{n-1,n-1}(\mathbb{C})$ .

Vi definerer

$$U_2 = \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & C \end{bmatrix}$$

hvor 0 igen er en søjlevektor med n-1 indgange.

 $U_2$  er unitær, da de sidste n-1 søjler udgør en ortonormal mængde, per definition, og hver for sig er ortogonale på  $(U_2)_{:1}$ , som er lig enhedsvektoren  $e_1$ .

Ifølge lemma 11.1.16 er  $U = U_1 U_2$  ogås unitær.

Da  $U_1^H A U_1$  og  $U_2$  har samme former  $(n \times n)$ , kan vi udregne  $U_2^H (U_1^H A U_1) U_2$  ved direkte brug af matrix-regler

$$\begin{aligned} \boldsymbol{U}^{H} \boldsymbol{A} \boldsymbol{U} &= \boldsymbol{U}_{2}^{H} (\boldsymbol{U}_{1}^{H} \boldsymbol{A} \boldsymbol{U}_{1}) \boldsymbol{U}_{2} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0}^{T} \\ \mathbf{0} & C^{H} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \mathbf{r} \\ \mathbf{0} & A_{1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0}^{T} \\ \mathbf{0} & C \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \mathbf{r} \\ \mathbf{0} & C^{H} A_{1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0}^{T} \\ \mathbf{0} & C \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \mathbf{r} C \\ \mathbf{0} & C^{H} A_{1} C \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_{1} & \mathbf{r} C \\ \mathbf{0} & B \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Som er øvre triangulær fordi *B* er det.

Induktionsskridtet er derfor taget, og sætningen er bevist.

# 13.3 Unitær Diagonalisering

### **Sætning 11.1.10**

Lad  $A \in \mathsf{Mat}(\mathbb{C})$  være hermite'sk. Så kan A diagonaliseres unitært, det vil sige der findes en unitær matrix  $U \in \mathsf{Mat}(\mathbb{C})$  så

$$U^{-1}AU = U^HAU$$

er diagonal, med reelle diagonalindgange.

### Bevis

Ifølge Schurs sætning findes der en unitær matrix  $U\in \mathsf{Mat}(\mathbb{C})$  så  $U^HAU=T$  er en øvretrekantsmatrix. T er hermite'sk da

$$T^{H} = (U^{H}AU)^{H} = U^{H}A^{H}(U^{H})^{H} = U^{H}AU = T$$
(1)

Da T er øvretriangulær må  $T^H$  være nedretriangulær

$$T = \begin{bmatrix} t_{11} & \dots & t_{1n} \\ & \ddots & \vdots \\ 0 & & t_{nn} \end{bmatrix}, T^H = \begin{bmatrix} \overline{t_{11}} & & 0 \\ \vdots & \ddots & \\ \overline{t_{1n}} & \dots & \overline{t_{nn}} \end{bmatrix}$$

men (1) siger også at  $T^H = T$ , så for  $i \neq j$  er  $t_{ij} = 0$  og  $t_{ii} = \overline{t_{ii}}$  for i = 1, ..., n, hvilket betyder at T er diagonal med reelle indgange.

# 14 Lineære differentialligninger

([P] 10.1, 12.2)

## Disposition

- 1. Entydighed
- 2. Putzers Algoritme

# 14.1 Diff. Systems Entydighed

## Lemma 10.1.1

Lad  $\lambda$ ,  $a \in \mathbb{C}$ . Ligningen

$$x' = \lambda x \tag{\diamondsuit}$$

har en en entydig løsning  $z:\mathbb{R} \to \mathbb{C} \ \mathrm{med} \ z(0) = a \ \mathrm{givet} \ \mathrm{ved} \ z(t) = e^{\lambda t} a$ 

## **Bevis**

Vi ved at  $\lambda$  er på formen c+id. Det kan vi sætte ind i  $e^{\lambda t}$  og differentiere:

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}e^{\lambda t} &= \frac{d}{dt}e^{(c+id)t} \\ &= \frac{d}{dt}e^{ct+idt} \\ &= \frac{d}{dt}e^{ct}e^{idt} \\ &= \frac{d}{dt}e^{ct}(\cos(dt) + i\sin(dt)) \\ &= ce^{ct}(\cos(dt) + i\sin(dt)) + e^{ct}(-d\sin(dt) + id\cos(dt)) \\ &= ce^{ct}(\cos(dt) + i\sin(dt)) + ide^{ct}(i\sin(dt) + \cos(dt)) \\ &= (c+id)e^{ct}(\cos(dt) + i\sin(dt)) \\ &= (c+id)e^{ct}e^{idt} \\ &= (c+id)e^{ct+idt} \\ &= (c+id)e^{(c+id)t} \\ &= \lambda e^{\lambda t} \end{aligned}$$

Altså er  $z'(t) = \lambda e^{\lambda t} a = \lambda z(t)$ , og z(t) er derfor en løsning til  $(\lozenge)$ . Og det er klart at z(0) = a.

For at vise at alle løsninger er på samme form som z(t) kan vi lade  $y: \mathbb{R} \to \mathbb{C}$  være en løsning til  $x' = \lambda x$ , med y(0) = a.

Så har vi at

$$\frac{d}{dt}(e^{-\lambda t}y(t)) = -\lambda e^{-\lambda t}y(t) + e^{-\lambda t}y'(t)$$

$$= e^{-\lambda t}(y'(t) - \lambda y(t))$$

$$= 0$$
(\*)

Hvilket giver os at  $e^{-\lambda t}y(t)$  er konstant. Som kun kan ske hvis y(t) er invers til  $e^{-\lambda t}$ , nemlig på formen  $e^{\lambda t}$ . Bemærk at  $(\star)$  følger af  $y'(t) = \lambda y(t)$ .

Vi er også givet for t = 0 at

$$e^{-\lambda t}y(t) = e^{-\lambda 0}y(0) = y(0) = a$$

Derfor

$$y(t) = e^{\lambda t}a = z(t)$$

z(t) er altså den entydige løsning til  $(\lozenge)$  med z(0) = a.

## 14.2 Putzers Algoritme

### Sætning 12.2.2 (Putzers Algoritme)

Lad  $A \in \mathsf{Mat}_{n,n}(\mathbb{C})$  og  $\lambda_1, \ldots, \lambda_n$  være A's egenværdier, talt med multiplicitet. Vi lader  $P_k$  være

$$P_k = egin{cases} I & ext{hvis } k = 0 \ \prod_{j=1}^k (A - \lambda_j I) & ext{for } k = 1, \dots, n \end{cases}$$

og kan nu definere Q(t) som

$$Q(t) = \sum_{k=0}^{n-1} r_{k+1}(t) P_k$$

hvor  $r_k$  er

$$r_k(t) = \begin{cases} e^{\lambda_1 t} & \text{hvis } k = 1 \\ e^{\lambda_k t} \int\limits_0^t e^{-\lambda_k s} r_{k-1}(s) \, ds & \text{for } k = 2, \dots, n \end{cases}$$

Så gælder at Q(0) = I, og Q'(t) = AQ(t) = Q(t)A.

### **Bevis**

Først kan vi sige at  $r_1(0) = 1$ , og  $r_k(0) = 0$  for k = 2, ..., n, så  $Q(0) = P_0 = I$ . Vi kan se at A kommuterer med  $(A - \lambda_i I)$  for i = 1, ..., n, derfor kommuterer den også med  $P_0, ..., P_{n-1}$ , og så med Q(t). Altså gælder det at AQ(t) = Q(t)A. For k > 1 gælder ddet at

$$\begin{split} r_k'(t) &= (e^{\lambda_k t} \int\limits_0^t e^{-\lambda_k s} r_{k-1}(s) \, ds)' \\ &= \lambda_k e^{\lambda_k t} \int\limits_0^t e^{-\lambda_k s} r_{k-1}(s) \, ds + e^{\lambda_k t} e^{-\lambda_k t} r_{k-1}(t) \\ &= \lambda_k r_k(t) + r_{k-1}(t) \end{split} \qquad \text{kæde reglen}$$

Ved at definere  $r_0(t) = 0$ , så gælder dette også for k = 1. Vi har så at

$$Q'(t) = \sum_{k=0}^{n-1} r'_{k+1}(t) P_k$$
  
= 
$$\sum_{k=0}^{n-1} (\lambda_{k+1} r_{k+1}(t) + r_k(t)) P_k$$

og derfor

$$Q'(t) - AQ(t) = \sum_{k=0}^{n-1} (\lambda_{k+1} r_{k+1}(t) + r_k(t)) P_k - A \sum_{k=0}^{n-1} r_{k+1}(t) P_k$$

$$= \sum_{k=0}^{n-1} (-r_{k+1}(t) (A - \lambda_{k+1} I) P_k + r_k(t) P_k)$$

$$= \sum_{k=0}^{n-1} (-r_{k+1}(t) P_{k+1} + r_k(t) P_k)$$

$$= -r_n(t) P_n$$

$$= 0$$

$$(\sharp)$$

I ( $\clubsuit$ ) udnytter vi at  $r_0(t)P_0=0$ , og at alle andre end  $-r_n(t)P_n$  går ud med hinanden.

I ( $\sharp$ ) siger Cayley-Hamilton at  $P_n=0$ . Beviset er fuldført.