# Sammanfattning av SF1672 Linjär algebra

Yashar Honarmandi

22 december 2017

## Sammanfattning

Detta är en sammanfattning av kursen SF1672 Linjär algebra. Den innehåller viktiga och nyttiga definitioner och satser, samt vissa algoritmer för att lösa vissa typer av problem.

# Innehåll

1	Vektorer           1.1 Definitioner            1.2 Satser	1 1 1
2	Matriser           2.1 Definitioner            2.2 Satser	1 1 3
3	Vektorrum           3.1 Definitioner            3.2 Bevis	<b>5</b> 5
4	Avbildningar         4.1 Definitioner          4.2 Satser	<b>7</b> 7 8
5	Inreprodukt           5.1 Definitioner            5.2 Satser	<b>9</b> 9
6	Geometri         6.1 Definitioner          6.2 Satser          6.3 Volymer	10 10 10 11
7	Algoritmer	<b>12</b>

## 1 Vektorer

Begreppet vektor används här om elementer i vektorrum (eller inreproduktrum).

### 1.1 Definitioner

**Linjärt hölje** Det linjära höljet av vektorerna  $v_1, \ldots, v_n$  är

$$\mathrm{Span}(v_1,\ldots,v_n) = \left\{ \sum_{i=1}^n t_i v_i \mid t_i \in \mathbb{R} \right\}$$

**Linjärt oberoende vektorer** Vektorerna  $v_1, \ldots, v_n$  är linjärt oberoende om ekvationen

$$\sum_{i=1}^{n} t_i v_i = 0$$

endast har lösningen  $t_i = 0$  för  $i = 1, \dots, n$ . 0 refererar här till vektorrummets nollelement.

**Ortogonala mängder** Låt  $\{u_1, \ldots, u_n\}$  vara en mängd elementer så att  $\langle u_i, u_j \rangle = 0$  för alla  $i \neq j$ . En slik mängd kallas en ortogonal mängd.

Enhetsvektorer i  $\mathbb{R}^m$  Vektorerna

$$\mathbf{e}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{e}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, \mathbf{e}_m = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

i  $\mathbb{R}^m$  kallas enhetsvektorer. Man har att Span  $(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_m) = \mathbb{R}^m$ .

**Skalärprodukt** För två vektorer  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  med koefficienter  $u_i$  och  $v_i$  definierar man

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \sum_{i=1}^{n} u_i v_i.$$

Detta är inreproduktet i  $\mathbb{R}^n$ .

## 1.2 Satser

Ortogonalitet och linjärt beroende Vektorerna i en ortogonal mängd är linjärt oberoende.

Bevis Många multiplikationer.

## 2 Matriser

## 2.1 Definitioner

**Kolonnrum** Kolonnrummet till matrisen A, Col(A), är det linjära höljet av kolumnerna i A.

**Radrum** Radrummet till matrisen A, Row(A), är det linjära höljet av raderna i A.

**Nollrum** Nollrummet till matrisen A är definierad som

$$Null(A) = \{ \mathbf{x} : A\mathbf{x} = 0 \}.$$

1

Matris-vektor-produkt Betrakta  $m \times n$ -matrisen

$$A = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m,1} & a_{m,2} & \dots & a_{m,n} \end{bmatrix}$$

och vektoren i  $\mathbb{R}^n$ 

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

Matrisproduktet  $A\mathbf{x}$  definieras som vektoren

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \dots + a_{1,n}x_n \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \dots + a_{2,n}x_n \\ \vdots \\ a_{m,1}x_1 + a_{m,2}x_2 + \dots + a_{m,n}x_n \end{bmatrix}$$

i  $\mathbb{R}^m$ .

Homogena ekvationssystem Ett homogent ekvationssystem kan skrivas på formen

$$A\mathbf{x} = \mathbf{0}$$
.

Motsatsen kallas inhomogena ekvationssystem.

Addition av matriser För två matriser  $A = (a_{i,j}), B = (b_{i,j})$  har man

$$A + B = (a_{i,j} + b_{i,j}).$$

Mutliplikation av matriser med konstanter För en matris  $A = (a_{i,j})$  har man

$$cA = (ca_{i,i}), c \in \mathbb{R}.$$

**Diagonalmatriser** En matris  $D=(d_{i,j})$  kallas en diagonal matris om  $d_{i,j}=0$  när  $i\neq j$ .

**Transponat** För en matris  $A = (a_{i,j})$  definieras transponatet som  $A^T = (a_{j,i})$ .

**Matrismultiplikation** Matrismultiplikation av en  $m \times p$ -matris A och en  $p \times n$ -matris B ges av

$$AB = C : c_{i,j} = \sum_{k=1}^{p} a_{i,k} b_{k,j}.$$

**Inversen av en matris** En matris A sin invers  $A^{-1}$  uppfyller

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I.$$

**Elementärmatriser** En matris E är en elementärmatris om produktet EA kan fås vid att göra en radoperation på A.

2

**Rang** Rangen till en matris, skrivit som rankA, är dim(Col(A)).

**Determinant** För en  $n \times n$ -matris A ges determinanten av

$$\det(A) = |A| = \sum_{i=1}^{n} (-1)^{i+j} a_{ij} \det(A_{ij})$$
$$= \sum_{j=1}^{n} (-1)^{i+j} a_{ij} \det(A_{ij}),$$

där  $A_{ij}$  är matrisen A utan rad i och kolumn j. De två summorna visar att man kan räkna ut determinanten vid att utveckla den långs en given kolumn j i första fallet eller en given rad i i det andra fallet. Formelen är rekursiv, och base case är n=2, som ges av

$$\begin{vmatrix} a & d \\ c & b \end{vmatrix} = ab - cd$$

eller n = 1, som ges av

$$|a| = a.$$

Egenvektorer, egenvärden och matriser Egenvektorer och egenvärden definieras analogt för matriser som för linjära avbildningar. För detaljer, se 4.1.

Similära matriser och diagonalisering Två matriser A och B är similära om det finns en matris P så att

$$A = PBP^{-1}.$$

Om B är en diagonalmatris säjs A vara diagonaliserbar.

Ortogonal diagonaliserbarhet  $n \times n$ -matrisen A är ortogonalt diagonaliserbar om den är diagonaliserbar och det finns en ortonormal bas av egenvektorer. För mer om ortogonalitet, se 5.1.

Ortogonala matriser En ortogonal matris är en matris med ortonormala kolumner.

Markovkedjor En markovkedje representeras av en matris så att kolumnerna summeras till 1. Sådana matriser kan användas t.ex. för att beskriva stokastiska processer (processer baserade på sannolikhet).

## 2.2 Satser

Matriskolumner och linjära höljen Följande påståenden är ekvivalenta:

- a)  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  har lösning för varje  $\mathbf{b}$ .
- b) Varje  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$  är en linjär kombination av kolumnerna i A.
- c) Span  $(\mathbf{A_1}, \mathbf{A_2}, \dots, \mathbf{A_n}) = \mathbb{R}^m$ , där  $\mathbf{A_i}$  är kolumnerna i A.
- d) A kan reduceras till en matris med m ledande ettor.

Bevis Ekvivalensen till a, b och c är vel trivial eller någonting.

Låt U vara en echelonform av A. Då kan ekvationssystemet  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  sin totalmatris  $[A|\mathbf{b}]$  radreduceras till  $[U|\mathbf{d}]$  för något  $\mathbf{d}$ .

Om d är sann, har systemet en unik lösning, och a är även uppfyld. Om d ej är sann, låt den sista raden i U endast vara nollor och låt det siste elementet i **d** vara 1. Detta representerar ett inkonsekvent ekvationssystem. Radroperationerna kan reverseras till man får en totalmatris som representerar  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ , som fortfarande är inkonsekvent. Då har systemet  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  ej en lösning, och a är falsk. Detta beviser ekvivalensen.

Lösningen till inhomogena ekvationssystem Om det inhomogena ekvationssystemet

$$A\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

har lösningen  $\mathbf{x}_h$ , har det inhomogena ekvationssystemet

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

lösningen  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_h + \mathbf{x}_i$ , var  $\mathbf{x}_i$  är någon vektor som uppfyllar det inhomogena ekvationssystemet.

#### Bevis

Linjärt beroende av kolumner i en matris Kolumnerna i en matris är linjärt oberoende omm (om och endast om)  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$  endast har den triviala lösningen. Specielt gäller det att om antal rader är mindre än antal kolumner är kolumnvektorerna linjärt beroende.

#### **Bevis**

Inverterbarhet av en matris En matris A är inverterbar om och endast om  $det(A) \neq 0$ .

**Bevis** 

**Rangsatsen** För en  $n \times m$ -matris A är rank $A + \dim(\text{Null}(A)) = m$ .

**Bevis** 

**Determinanten för triangulära matriser** För en triangulär  $n \times n$ -matris A, dvs. en matris som har endast nollor över eller under diagonalen, ges determinanten av

$$\det(A) = \prod_{i=1}^{n} a_{ii}.$$

**Bevis** 

Determinant och elementärmatriser För en elementärmatris E har man

$$\det(E) = \begin{cases} -1, & E \text{ byter plats på två rader.} \\ 1, & E \text{ adderar en multippel av en rad till en annan.} \\ t, & E \text{ multiplicerar en rad med en skalär } t \neq 0. \end{cases}$$

och att

$$B = EA \implies \det(B) = \det(E)\det(A)$$

Bevis

Determinant för matrisprodukt

$$\det(AB) = \det(A)\det(B)$$

**Bevis** 

**Diagonaliserbarhet** En  $n \times n$ -matris A är diagonaliserbar om och endast om den har n linjärt oberoende egenvektorer. Detta ger även att kolumnerna i P är egenvektorerna till A och D är en diagonalmatris med egenvärden motsvarande kolumnerna i P på diagonalen.

**Bevis** 

**Ortogonal diagonaliserbarhet** En matris är ortogonalt diagonaliserbar om den är symmetrisk, d.v.s.  $A = A^T$ , och den är diagonaliserbar.

**Bevis** 

Ortogonala matriser och längd Låt A vara en ortogonal matris. Då är

$$|A\mathbf{u}| = |\mathbf{u}|.$$

**Bevis** 

$$A\mathbf{u} = \sum_{i=1}^{n} u_i \mathbf{a}_i$$
$$|A\mathbf{u}|^2 = A\mathbf{u} \cdot A\mathbf{u} = \left(\sum_{i=1}^{n} u_i \mathbf{a}_i\right) \cdot \left(\sum_{i=1}^{n} u_i \mathbf{a}_i\right) = \sum_{i=1}^{n} u_i \mathbf{a}_i \cdot \sum_{i=1}^{n} u_i \mathbf{a}_i$$

Eftersom kolumnerna i A är ortogonala blir skalärprodukterna

$$\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j \\ 0, i \neq j \end{cases}$$

även känd som Kronecker-deltafunktionen. Detta ger

$$|A\mathbf{u}|^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 = |u|_i^2.$$

**Spektralsatsen** Låt A vara en  $n \times n$ -matris. Då gäller att:

- $\bullet$  A har n reella egenvärden, upp till multiplicitet.
- Dimensionen till egenrummet motsvarande ett givet egenvärde är lika med egenvärdets multiplicitet.
- Egenrummen är ortogonala.
- A är ortogonalt diagonaliserbar.

Bevis

## 3 Vektorrum

### 3.1 Definitioner

**Grupper** En grupp G definieras av en mängd X och en binär operation  $\cdot$  på två elementer i X (multiplikationstecknet kommer ej skrivas ut). Denna operationen ska uppfylla

- operationen är assosiativ, dvs. a(bc) = (ab)c.
- grupen är stängd under operationen, dvs. för  $a, b \in G$  är  $ab \in G$ .
- det finns ett enhetselement e så att ae = ea = a.
- det för varje element finns en invers så att  $aa^{-1} = a^{-1}a = e$ .

**Abelska grupper** En grupp är abelsk om den uppfyllar ab = ba för alla  $b, a \in X$ .

 $\mathbf{Vektorrum}$  Om man definierar skalärmultiplikation med elementer i en abelsk grupp, bildar grupen ett vektorrum V under addition om

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

- $e \in V$ .
- $x, y \in V \implies x + y \in V$ .
- $cx \in V$  för alla  $c \in \mathbb{R}$ .

**Bas**  $v_1, \ldots, v_k \in V$  är en bas för V om

- Span  $(v_1, ..., v_k) = V$ .
- vektorerna i basen är linjärt oberoende.

Om vi kallar basen till V för  $\beta$  kan alla vektorer i V skrivas som basvektorer på följande sätt:

$$x = \sum_{i=0}^{k} c_i v_i,$$
$$[x]_{\beta} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_k \end{bmatrix}.$$

Detta är en vektor i  $\mathbb{R}^k$ .

**Dimension** Dimensionen till ett vektorrum är antalet vektorer i basis.

Ortogonala komplement Låt W vara ett delrum av V. Det ortogonala komplementet till W är

$$W^{\perp} = \left\{ v \in V: \ \langle v, w \rangle = 0, \ \text{alla} \ w \in W \right\}.$$

## 3.2 Bevis

**Delrum i**  $\mathbb{R}^n$  Om V är ett delrum i  $\mathbb{R}^n$  kan det skrivas som Span  $(v_1, \ldots, v_k)$ .

Bevis

**Linjärt beroende och basstorlek** Låt  $\beta = \{v_1, \dots, v_n\}$  vara en bas för V och  $\{w_1, \dots, w_p\}$  vara vektorer i V med p > n. Då är  $\{w_1, \dots, w_p\}$  linjärt beroende.

**Bevis** 

Antal vektorer i en bas Antalet vektorer i basen för ett delrum V är oberoende av valet av bas.

**Bevis** 

**Val av bas** För ett delrum med dimension n är vilken som helst mängd av n linjärt oberoende vektorer i V en bas för V.

Bevis

Bästa approximationers sats Låt W vara ett delrum till  $\mathbb{R}^n$  och  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ . Då gäller

$$|\mathbf{x} - \operatorname{proj}_W(\mathbf{x})| \le |\mathbf{x} - \mathbf{w}|, \mathbf{w} \in W.$$

**Bevis** 

Ortogonala komplement och matrisers rum Låt A vara en  $m \times n$ -matris. Då gäller

$$(\operatorname{Row}(A))^{\perp} = \operatorname{Null}(A),$$
  
 $(\operatorname{Col}(A))^{\perp} = \operatorname{Null}(A^T).$ 

**Bevis** 

# 4 Avbildningar

## 4.1 Definitioner

Avbildningar En avbildning är en funktion som avbildar elementer från ett vektorrum till ett annat.

Bilden till en avbildning För en avbildning  $T(\mathbf{x}): V \to W$  definierar man bildet till T som

$$\operatorname{Im}(T) = \{ \mathbf{y} : \mathbf{y} = T(\mathbf{x}) \} \subset W.$$

Detta är ett delrum.

Kärnan till en avbildning För en avbildning  $T(\mathbf{x}): V \to W$  definierar man kärnan till T som

$$\ker(T) = \{ \mathbf{x} : T(\mathbf{x}) = \mathbf{0} \} \subset V.$$

Detta är ett delrum.

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

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

**Egenvektorer och egenvärden** Låt  $T:V\to V$  vara en linjär avbildning. Egenvektorerna till T är alla nollskilda vektorer  $\mathbf{x}\in V$  så att

$$T(\mathbf{x}) = \lambda \mathbf{x}.$$

 $\lambda$  är det motsvarande egenvärdet till  $\mathbf{x}$ .

**Egenrum** Låt  ${\bf x}$  vara en egenvektor med motsvarande egenvärde  $\lambda$  till avbildningen T. Då definieras egenrummet motsvarande  $\lambda$  enligt

$$E_{\lambda} = \{ \mathbf{x} \in V : T(\mathbf{x}) = \lambda \mathbf{x} \}.$$

Merk att nollvektoren även inkluderas i  $E_{\lambda}$ , så att egenrummet är ett delrum.

**Karakteristisk polynom** Låt  $T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$  med standardmatris A. Då är det karakteristiska polynomet (av grad n) till T

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

där I är identitetsmatrisen.

Multiplicitet för egenvärden Ett egenvärdes algebraiska multipliciteten är multipliciteten till detta egenvärdet i det karakteristiska polynomet. Ett egenvärdes geometriska multiplicitet är dimensionen till egenrummet motsvarande detta egenvärdet. Det kommer ej göras en distinktion i denna sammanfattning.

Kvadratiska former En kvadratisk form är en avbildning på formen

$$Q: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}, Q(\mathbf{x}) = \sum_{1 \le i \le j \le n} d_{i,j} x_i x_j.$$

**Positiv och negativ definitet** En kvadratisk form Q är positivt definit om  $Q(\mathbf{x}) > 0$  för alla  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ , och negativt definit om  $Q(\mathbf{x}) < 0$  för alla  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ . Om det finns ett nollställe, är Q antingen positivt eller negativt semidefinit. Om den ej hamnar i några av dessa kategorier, är Q indefinit.

Kvadratiska kurvor En kvadratisk kurva är lösningsmängden till ett andragradspolynom i n variabler.

#### 4.2 Satser

Avildningar och enhetsvektorer För en linjär avbildning  $T(\mathbf{x})$  har man att

$$T(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^{n} x_i T(\mathbf{e}_i)$$

där  $x_i$  är komponenterna av  $\mathbf{x}$ .

Bevis

**Avbildningar och matriser** För en avbildning  $T(\mathbf{x}): \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  kan man definiera matrisen

$$A = [T(\mathbf{e}_1) \ T(\mathbf{e}_2) \ \dots \ T(\mathbf{e}_n)]$$

var  $\mathbf{e}_i$  är enhetsvektorerna i  $\mathbb{R}^n$ . Då kan avbildningen skrivas som

$$T(\mathbf{x}) = A\mathbf{x}.$$

**Bevis** 

Samansättning av linjära avbildningar För två linjära avbildningar S, T är avbildningen  $S \circ T$  linjär.

Bevis

**Dimensionalitet och avbildningar** För en avbildning  $T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  är  $\dim(\operatorname{Im}(T)) + \dim(\ker(T)) = n$ .

Bevis

Avbildningar med val av bas Låt  $B = \{b_1, \dots, b_n\}$  vara en bas för delrummet V, C en bas för delrummet W och T en linjär avbildning från V till W. Då ges avbildningen i koordinatvektorer av

$$[T(x)]_C = A[x]_B,$$

 $d\ddot{a}r A ges av$ 

$$A = [[T(b_1)]_C \dots [T(b_n)]_C].$$

#### Bevis

Karakteristisk polynom och egenvärden Låt  $T : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ . Egenvärden till T är lösningerna till  $C(\lambda) = 0$ , där C är det karakteristiska polynomet till T.

## **Bevis**

Egenrum och dimensionalitet Låt T vara en avbildning med p distinkta egenvärden. Då gäller:

- Dimensionen till egenrummet motsvarande något egenvärde är mindre än eller lika med multipliciteten till detta egenvärdet.
- Standardmatrisen A, givet en avbildning mellan rum med samma dimensionalitet n, är diagonaliserbar om och endast om summan av egenrummens dimension är n.
- Om standardmatrisen är diagoniserbar och  $B_k$  är en bas för egenrummet till egenvärdet  $\lambda_k$ , bilder samlingen av basvektorerna till alla  $B_i$  en bas för  $\mathbb{R}^n$ .

#### **Bevis**

**Diagonalisering och avbildningar** Låt  $A = PDP^{-1}$  vara standardmatrisen för en avbildning, och B en basis för  $\mathbb{R}^n$  bildat av kolumnerna i P. Då är D matrisen för avbildningen i bas B.

#### **Bevis**

**Definitet och egenvärden** Låt Q vara en kvadratisk form. Då gäller:

- Q är positivt definit om och endast om alla egenvärden år positiva.
- Q är negativt definit om och endast om alla egenvärden år negativa.
- Q är indefinit om det finns båda negativa och positiva egenvärden.

## 5 Inreprodukt

## 5.1 Definitioner

**Definitionen av inreprodukt** Inreproduktet är en avbildning  $V \times V \to \mathbb{R}$ , var V är ett vektorrum. Notationen är  $\langle u, v \rangle$ . Inreproduktet ska uppfylla

$$\langle u + w, v \rangle = \langle u, v \rangle + \langle w, v \rangle,$$
$$\langle cu, v \rangle = c \langle u, v \rangle, c \in \mathbb{R},$$
$$\langle v, u \rangle = \langle u, v \rangle,$$
$$\langle u, u \rangle \ge 0$$

där inreproduktet av ett element med sig själv är 0 om och endast om elementet är nollelementet.

Norm Normen till ett element, starkt analogt med längd, definieras som

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

**Ortogonalitet** Två elementer u, v är ortogonala om

$$\langle u, v \rangle = 0.$$

**Projektion** Låt  $L = \text{Span}(x_1, \dots, x_n)$ , var alla  $x_i$  är ortogonala. Då ges projektionen av ett element u på L av

$$\operatorname{proj}_{L}(u) = \sum_{i=1}^{n} \frac{\langle u, x_{i} \rangle}{\|x_{i}\|^{2}} x_{i}.$$

**Ortogonal bas** En ortogonal bas för ett vektorrum W är en ortogonal mängd av vektorer som bildar en bas för W.

### 5.2 Satser

Vektorer och ortogonala baser Låt  $\{u_1, \ldots, u_n\}$  vara en ortogonal bas för W. Alla vektorer  $w \in W$  kan skrivas som

$$w = \sum_{i=1}^{n} \frac{\langle w, u_i \rangle}{\langle u_i, u_i \rangle} u_i.$$

**Bevis** 

## 6 Geometri

## 6.1 Definitioner

**Linjer i**  $\mathbb{R}^2$  En linje i  $\mathbb{R}^2$  definieras av en ekvation på formen ax + by + c = 0. Linjen är normal på

$$\mathbf{n} = \left[ \begin{array}{c} a \\ b \end{array} \right].$$

**Plan i**  $\mathbb{R}^3$  Ett plan i  $\mathbb{R}^3$  definieras av en ekvation på formen ax + by + cz + d = 0. Planet är normalt på

$$\mathbf{n} = \left[ \begin{array}{c} a \\ b \\ c \end{array} \right].$$

**Kryssprodukt i**  $\mathbb{R}^3$  Kryssproduktet av två vektorer ges av

$$\mathbf{u} \times \mathbf{v} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} u_2 v_3 - u_3 v_2 \\ -(u_1 v_3 - u_3 v_1) \\ (u_1 v_2 - u_2 v_1) \end{bmatrix}$$

### 6.2 Satser

Distanser till hyperplan i  $\mathbb{R}^n$  Låt H vara ett hyperplan definierad av ekvationen

$$d + \sum_{i=1}^{n} a_i x_i = 0$$

och

$$N = \operatorname{Span} \left( \left[ \begin{array}{c} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{array} \right] \right)$$

vara dess ortogonala komplement. Då ges avstandet från en punkt Q med koordinater  $q_i, i = 1, 2, \dots, n$  av

$$s = \frac{\left|\sum_{i=1}^{n} a_i q_i\right|}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} a_i^2}}$$

**Bevis** 

Kryssproduktens egenskaper

$$(\mathbf{u} \times \mathbf{v}) \cdot \mathbf{u} = (\mathbf{u} \times \mathbf{v}) \cdot \mathbf{v} = 0$$
$$\mathbf{u} \times \mathbf{v} = -\mathbf{v} \times \mathbf{u}$$

**Bevis** 

**Plan med punkter** Givet tre punkter P, Q, R är vektorn

$$\mathbf{n} = (Q - P) \times (R - P)$$

normal på planet som innehåller de tre punkterna.

**Bevis** 

Area av parallellogrammer i  $\mathbb{R}^3$  Arean av ett parallellogram i  $\mathbb{R}^3$  definierad av två vektorer  $\mathbf{u}, \mathbf{v}$  ges av

$$A = |\mathbf{u} \times \mathbf{v}|.$$

**Bevis** 

**Avstånd mellan linjer** Låt  $L_1, L_2$  vara två linjer och  $\mathbf{l}_1, \mathbf{l}_2$  vara vektorer till två punkter på de två linjerna. Om linjerna är parallella är avståndet

$$s = \left| (\mathbf{l}_1 - \mathbf{l}_2) - \operatorname{proj}_{L_2'}(\mathbf{l}_1 - \mathbf{l}_2) \right|$$

där  $L'_2$  är parallell med  $L_2$  och går genom origo.

Om linjerna är i parallella plan  $H_1, H_2$  definierar man först

$$P_1' = {\mathbf{p}_1 + t\mathbf{n}_1, \mathbf{p}_1 \in L_1} \cap H_2.$$

Avståndet är då  $|\mathbf{p}_1' - \mathbf{p}_1|$ .

**Bevis** 

## 6.3 Volymer

Denna delen diskuterar hur man beräknar storheten volym för objekter i  $\mathbb{R}^n$ . Ordet volym kommer att användas om area i  $\mathbb{R}^2$ , volym i  $\mathbb{R}^3$  och en analog storhet i andra  $\mathbb{R}^n$ .

**En kropp i**  $\mathbb{R}^n$  En kropp i  $\mathbb{R}^n$  är en mängd punkter. Ett enkelt exempel är ett prism P, som ges av

$$P = \{ \mathbf{x} \mid \mathbf{x} = \sum_{i=1}^{n} c_i \mathbf{v}_i \}.$$

Vektorerna  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  definierar då prismet.

**Volym av ett prism** Ett prism P i  $\mathbb{R}^n$  definieras av vektorerna  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ . Konstruera en matris A vars kolumner är vektorerna som definierar prismet. Då ges volymen till P av

$$V_P = \det(A)$$
.

Volym av en transformerad kropp Om man använder en linjär avbildning T med standardmatris A på punkterna i en kropp K, ges volymen av kroppen som fås efter avbildningen av

$$V_{T(K)} = \det(A)V_K$$
.

# 7 Algoritmer

Dessa algoritmer kan vara smarta att kunna för att lösa problemer i linjär algebra.

Gauss-Jordan-elimination Ett ekvationssystem

$$\begin{aligned} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \dots + a_{1,m}x_n &= b_1 \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \dots + a_{2,m}x_n &= b_2 \\ \vdots \\ a_{n,1}x_1 + a_{n,2}x_2 + \dots + a_{n,m}x_n &= b_n \end{aligned}$$

kan lösas vid att konstruera en totalmatris

$$\begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,m} & b_1 \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,m} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \dots & a_{n,m} & b_n \end{bmatrix}$$

och göra Gauss-Jordan-elimination på denna.

Syftet med Gauss-Jordan-elimination är att varje kolumn ska ha ett och endast ett pivotelement, även kallad en ledande etta. En ledande etta är en etta som inte har någon andra tal i samma kolumn eller till vänster i samma rad. För att få sådana, gör man operationer på radarna i matrisen enligt följande regler:

- Radar kan multipliceras med konstanter. Forsöka, dock, att undveka 0, eftersom det fjärnar information, vilket är otrevligt.
- Radar kan adderas och subtraheras med andra rader, var båda potensielt multiplicerad med en lämplig konstant.
- Radar kan byta plats.

När man är klar, ska matrisen (förhoppingsvis) se ut så här:

$$\begin{bmatrix}
1 & 0 & \dots & 0 & a_1 \\
0 & 1 & \dots & 0 & a_2 \\
\vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\
0 & 0 & \dots & 1 & a_n
\end{bmatrix}$$

var alla  $a_i$  är reella tal.

Invertering av en matris Ställ upp en totalmatris [A|I]. Vid att radreducera A till identitetsmatrisen blir I radreducerad till  $A^{-1}$ . Att visa detta är enkelt om man använder elementärmatriser.

**Basbyte** Om man har två baser  $B = \{\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_n\}$  och  $C = \{\mathbf{c}_1, \dots, \mathbf{c}_n\}$  för ett delrum W, kan man bilda matrisen

$$P = [[\mathbf{b}_1]_C \dots [\mathbf{b}_n]_C]$$

så att

$$[\mathbf{x}]_C = P[\mathbf{x}]_B.$$

Då byter man bas mellan B och C vha. multiplikation med P eller dens invers.

**Gram-Schmidts algoritm** Låt  $\{x_1, \ldots, x_n\}$  vara en bas för delrummet  $W \neq \{0\}$ . Gram-Schmidts algoritm ger dig ett sätt att få en ortogonal basis för W från den gamla basen. Vektorerna (var vi här använder begreppet vektor i en vid förstånd) i basen ges av

$$w_1 = x_1,$$
  
 $w_2 = x_2 - \text{proj}_{W_1}(x_2),$   
 $\vdots$   
 $w_i = x_i - \text{proj}_{W_i}(x_i),$ 

var vi har definierat

$$W_i = \mathrm{Span}(x_1, \ldots, x_{i-1}).$$

**Minstakvadratmetoden** Givet ett delrum W av  $\mathbb{R}^n$  och  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ , söker vi  $\operatorname{proj}_W(\mathbf{b})$ . Om  $W = \operatorname{Span}(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m)$  och  $A = [\mathbf{w}_1 \dots \mathbf{w}_m]$  söker vi en  $\mathbf{x}$  så att  $A\mathbf{x} = \operatorname{proj}_W(\mathbf{b})$ . Denna ges av

$$A^T \mathbf{b} = A^T A \mathbf{x}.$$

Kvadratiska former Given en kvadratisk form

$$Q(\mathbf{x}) = \sum_{1 \le i \le j \le n} d_{i,j} x_i x_j,$$

bilda en matris  $Q = (q_{i,j})$  så att

$$q_{i,j} = \begin{cases} \frac{1}{2}d_{i,j}, & i \neq j \\ d_{i,j}, & i = j \end{cases}$$

Detta ger

$$Q(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T Q \mathbf{x}.$$

Q är symmetrisk, och därmed ortogonalt diagonaliserbar. Låt matrisen P vara övergångsmatrisen från en ortonormal bas till standardbasen, och definiera  $\mathbf{x}=P\mathbf{s}$ . Detta ger

$$Q(\mathbf{s}) = \mathbf{s}^T D \mathbf{s},$$

var D är en diagonalmatris med egenvärden på diagonalen. Avbildningen kan då skrivas som

$$Q(\mathbf{s}) = \sum_{i=1}^{n} \lambda_i s_i^2.$$

**Kvadratiska kurvor** Givet ett andragradspolynom i n variabler, hitta en matris Q så att de kvadratiska termerna ges av  $\mathbf{x}^TQ\mathbf{x}$  och en vektor  $\mathbf{v}$  så att de linjära termerna kan skrivas som  $\mathbf{v}^T\mathbf{x}$ . Gör sen ett variabelbyte enligt beskrivningen ovan av kvadratiska formar, och skriv polynomet i dessa nya variablerna. Kvadratkomplettera sen, och du får en ekvation som beskriver lösningsmängden.