

SF1624 Linjär algebra och geometri, bra formler

# Contents

# Chapter 1

## Sats 1.0.1 Matrisen som projekterar på $\vec{v}$

För att slippa hålla på med beräkningar med bråkital för att hitta matrisen som beskriver projektionen på vektorn  $\vec{v}$ , så kan man använda formeln nedan:

$$A = \frac{1}{\vec{v} \cdot \vec{v}} \vec{v} \vec{v}^T$$

Därmed projektionen av vektorn  $\vec{x}$  på vektorn  $\vec{v}$  beskrivs av matrismultiplikationen  $\text{proj}_{\vec{v}} \vec{x} = A\vec{x}$

## Sats 1.0.2 Matrisen som projekterar på vektorrummet $V$

Om vektorrummet definieras som  $V := \text{col}(A)$ , då beskrivs matrisen som projekterar på vektorrummet  $V$  på följande sättet:

$$P = A(A^T A)^{-1} A^T$$

Alltså för att projektera givna vektorn  $\vec{x}$  på vektorrummet  $V$ , så använder man följande matrismultiplikation  $P\vec{x}$ . **Notera** att det är exakt samma metod som används för minstakvadratmetoden. Projektionen av en vektor på en vektorrummet ger den bästa approximationen av givna vektorn på vektorrummet.

## Sats 1.0.3 Ortogonal komplementet till delrummet $V \in \mathbb{R}^n$

Om man vill hitta ortogonal komplementet (också delrum) till delrummet  $V$  med villkorn att  $V$  inte spänner hela  $\mathbb{R}^n$ , så använder man formeln nedan. **Observera** att  $V := \text{col}(A)$

$$V^\perp = \ker(A^T) = \text{null}(A^T)$$

**Varför:** En ortogonal komplement  $V^\perp$  till delrummet  $V$  innebär att  $\forall \vec{v} \in V^\perp, \forall \vec{u} \in V \implies \vec{v} \cdot \vec{u} = 0$ . Om  $A$  beskrivs som  $\begin{bmatrix} w_1 & \dots & w_k \end{bmatrix}$  så kommer  $A^T$  beskrivas på sättet nedan.

$$A^T = \begin{bmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_k \end{bmatrix}$$

Om man multiplicerar  $A^T$  med en vektor  $\vec{x}$  och försöker bestämma noll-rummet så bestämmer vi per definition ortogonala komponentet. D.v.s rummet där varje vektor  $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$  ger 0 med skalärprodukten av varje vektor som spänner  $V$  ( $w_1, \dots, w_k$ ), som det kan ses nedan.

$$\text{null}(A^T) = \ker(A^T) := \begin{bmatrix} w_1 \cdot \vec{x} \\ \vdots \\ w_k \cdot \vec{x} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

**Sats 1.0.4** En vektor  $\vec{x}$  kan skrivas som projektionen på en vektorrum + projektionens ortogonala komplement  
För att kunna bevisa 1.0.2 så brukar man använda denna sats som beskrivs nedan.

$$\vec{x} = \text{proj}_W \vec{x} + \text{proj}_{W^\perp} \vec{x}$$

$$\text{proj}_{W^\perp} \vec{x} = \vec{x} - \text{proj}_W \vec{x}$$

**Sats 1.0.5** Hitta resterande basvektorer i  $\mathbb{R}^n$  utifrån en mängd linjärt oberoende vektorer  $S$

För det, måste storleken av  $S$  vara mindre än  $n$ , annars är  $S$  redan en bas för  $\mathbb{R}^n$ . Om  $S = \{w_1, \dots, w_k\}$ , så sätter vi upp dessa vektorer som kolumnelement och sedan löser noll-rummet, som det kan ses nedan.

$$A = \begin{bmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_k \end{bmatrix}; B := \text{null}(A) = \ker(A)$$

**Varför:** Som i 1.0.3 så försöker vi hitta en mängd vektorer ( $B$ ) som är ortogonala och därmed linjärt oberoende mot varje vektor i  $S$ . Detta är ekvivalent med att varje vektor i mängden vektorer vi försöker lösa,  $B$ , har skalärprodukten 0 med varje vektor i  $S$ . Enligt kraven för linjärt oberoendet av basvektorerna så blir mängden  $S \cup B$  en bas för  $\mathbb{R}^n$ .

**Sats 1.0.6** Sambandet mellan matrisen  $A$  och  $A^T A$ , samt  $AA^T$

Theorem 7.5.8 & 7.5.9 i boken Contemporary Linear Algebra (s. 365)

- $A$  och  $AA^T$  har samma kolumnrum
- $A$  och  $A^T A$  har samma radrum
- Om  $A$  har full kolumnrank  $\implies \det(A^T A) \neq 0$
- Om  $A$  har full radrank  $\implies \det(AA^T) \neq 0$

**Vad** kan man använda detta till? Om man vill kolla för en större matris om raderna eller kolumnerna är linjärt oberoende, så kan man bestämma determinanten av  $A^T A$  respektive  $AA^T$ . Om determinanten  $\neq 0$  då medför det att kolumnerna respektive raderna i matrisen  $A$  är linjärt oberoende. **OBS:**  $AA^T$  och  $A^T A$  är kvadratiska matriser.

**Sats 1.0.7** Ortogonal diagonalisering

Symmetriska matriser ( $A^{-1} = A^T$ ) är ortogonalt diagonaliserbara och kan därmed uttryckas som  $A = PDP^T$ . Dessutom när det kommer till egenvärde och diagonalisering har symmetriska matriser följande egenskaper ( $A$  är en  $n \times n$  symmetrisk matris):

- $A$  har  $n$  olika reella egenvärden, räknade med multiplicitet.
- Dimensionen av varje egenrum överensstämmer med tillhörande egenvärdes multiplicitet som rot till karaktäristiska ekvationen.
- Egenvektorerna från de olika egenvärden är ortogonala mot varandra  $\implies$  spänner upp hela  $\mathbb{R}^n$ .