

## Vektorer av dimension $n$

**Definition 1** En vektor av dimension  $n$  ( $n$ -vektor)  $\mathbf{v}$  definieras som en ordnad  $n$ -tupel av reella tal och vi skriver

$$\mathbf{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}.$$

Mängden av alla  $n$ -vektorer betecknas med  $\mathbb{R}^n$ .

**Exempel 1** Antag att vi vill beskriva vinden i ett rum vid olika tidpunkter. Det kan man göra med en 7-dimensionell vektor  $\mathbf{v} = (x \ y \ z \ t \ x_v \ y_v \ z_v)^t$ , där  $(x, y, z)$  är rumskoordinaterna,  $t$  är tidpunkten och  $(x_v, y_v, z_v)$  är hastighetsvektorn för vinden i punkten  $(x, y, z)$  vid tidpunkten  $t$ .

Vi definierar nu ett antal operationer och begrepp som vi hade för vektorer i planet och rummet för godtyckliga vektorer. Givetvis viktigt att definiera dem så att de stämmer överens med de definitioner vi redan gjort i specialfallen  $n = 2$  och  $n = 3$ .

Låt  $\mathbf{u} = (u_1 \ u_2 \ \dots \ u_n)^t$  och  $\mathbf{v} = (v_1 \ v_2 \ \dots \ v_n)^t$  vara två  $n$ -vektorer och  $c \in \mathbb{R}$ . Vi definierar nu:

1. Addition:

$$\mathbf{u} + \mathbf{v} = \begin{pmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \\ \vdots \\ u_n + v_n \end{pmatrix}.$$

2. Multiplikation med skalär:

$$c\mathbf{u} = \begin{pmatrix} cu_1 \\ cu_2 \\ \vdots \\ cu_n \end{pmatrix}.$$

3. Skalärprodukt:

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

4. Längden av en vektor:

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

I analogi med vår tidigare erfarenhet av vektorer i planet och rummet gör vi följande definitioner.

**Definition 2** Vi säger att två vektorer  $\mathbf{u}$  och  $\mathbf{v}$  är **parallella** om det finns ett reellt tal  $c$  så att  $c\mathbf{u} = \mathbf{v}$  och vi säger att de är **ortogonala** om  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$ .

Det är nu en viktig (men kanske inte jättekul) uppgift att visa att dessa definitioner följer samma räkneregler som de vi tidigare visat för vektorer i planet och rummet. Många av bevisen är helt identiska och vi gör ett av dem som exempel och använder sedan detta för att visa att Pythagoras sats gäller också i godtycklig dimension.

**Proposition 1** Skalärprodukt är distributiv över addition, dvs

$$\mathbf{u} \cdot (\mathbf{v} + \mathbf{w}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} + \mathbf{u} \cdot \mathbf{w}$$

för  $n$ -vektorer  $\mathbf{u}$ ,  $\mathbf{v}$  och  $\mathbf{w}$ .

*Bevis.* Vi får direkt från definitionen av addition och skalärprodukt (och med uppenbar notation) att

$$\begin{aligned} \mathbf{u} \cdot (\mathbf{v} + \mathbf{w}) &= \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} v_1 + w_1 \\ v_2 + w_2 \\ \vdots \\ v_n + w_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n u_i(v_i + w_i) \\ &= \sum_{i=1}^n u_i v_i + u_i w_i = \sum_{i=1}^n u_i v_i + \sum_{i=1}^n u_i w_i = \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} + \mathbf{u} \cdot \mathbf{w}. \end{aligned}$$

Vad vi utnyttjade förutom definitionerna var i stort sett enbart distributivitet för vanlig multiplikation och addition.  $\square$

**Sats 1** Pythagoras sats gäller i godtycklig dimension  $n$ , dvs om  $\mathbf{u}$  och  $\mathbf{v}$  är ortogonala  $n$ -vektorer så gäller att

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

*Bevis.* Förutsättningen att  $\mathbf{u}$  och  $\mathbf{v}$  är ortogonala är per definition ekvivalent med att  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$ . Genom att utnyttja definitionen av längd av en vektor och propositionen ovan så får vi

$$\begin{aligned} |\mathbf{u} + \mathbf{v}|^2 &= (\mathbf{u} + \mathbf{v}) \cdot (\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{u} + \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{u} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{v} \\ &= |\mathbf{u}|^2 + 0 + 0 + |\mathbf{v}|^2 = |\mathbf{u}|^2 + |\mathbf{v}|^2. \end{aligned}$$

$\square$

## Linjära avbildningar

Vi ska nu titta på matriser av godtycklig storlek och bli se hur varje matris ger upphov till en linjär avbildning.

Kom ihåg att en matris av typ  $m \times n$  var ett tvådimensionellt fält av reella tal med  $m$  rader och  $n$  kolonner. Om två matriser  $A$  och  $B$  är av typ  $m \times n$

respektive  $n \times p$  så definierade vi  $C = AB$  som en matris av typ  $m \times p$  med element  $c_{ij}$  som ligger i rad  $i$  och kolonn  $j$  som

$$c_{ij} = \mathbf{a}_i^t \cdot \mathbf{b}_j = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj},$$

där  $\mathbf{a}_i$  är rad  $i$  i  $A$  och  $\mathbf{b}_j$  är kolonn  $j$  i  $B$ . Man kan alltså se varje element i produkten som en skalärprodukt mellan (transponatet av) en rad i  $A$  och en kolonn i  $B$ .

**Anmärkning 1** Notera följande likhet

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{u}^t \mathbf{v},$$

där produkten i högerledet är matrismultiplikation mellan en matris med bara en rad och en annan med bara en kolonn. Observera också att om  $\mathbf{u}$  och  $\mathbf{v}$  är  $n$ -vektorer ( $=n \times 1$ -matriser) så är  $\mathbf{u}^t \mathbf{v}$  ett tal medan  $\mathbf{u} \mathbf{v}^t$  är en  $n \times n$ -matris.

Antag nu att vi har en  $m \times n$ -matris  $A$  och en  $n$ -vektor  $\mathbf{v}$ . Då gäller att  $A\mathbf{v}$  är av typ  $m \times 1$ , d v s en  $m$ -vektor. Vi ser alltså att en  $m \times n$ -matris  $A$  ger en avbildning som till varje element i  $\mathbb{R}^n$  ordnar ett element i  $\mathbb{R}^m$ .

**Definition 3** Låt  $A$  vara en  $m \times n$ -matris. Då definierar vi **matrisavbildningen**  $f$  som hör till  $A$  som

$$f(\mathbf{v}) = A\mathbf{v}, \quad f: \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^m.$$

**Exempel 2** Låt  $f$  vara projektionen från  $\mathbb{R}^3$  på  $\mathbb{R}^2$  som projicerar rummet ortogonalt på  $xy$ -planet. Det betyder helt enkelt att punkten  $(x, y, z)$  ska avbildas på  $(x, y)$ . Detta svarar mot matrisen

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix},$$

ty vi har att

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}.$$

Projektionen är alltså en matrisavbildning.

Vi rekapitulerar att en avbildning var linjär om

$$f(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + f(\mathbf{y}) \text{ och } f(c\mathbf{x}) = cf(\mathbf{x}),$$

för alla vektorer  $\mathbf{x}$  och  $\mathbf{y}$  samt reella tal  $c$ .

För matrisavbildningen som hör till  $A$  så får vi

$$f(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = A(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = A\mathbf{x} + A\mathbf{y} = f(\mathbf{x}) + f(\mathbf{y})$$

och

$$f(c\mathbf{x}) = A(c\mathbf{x}) = (Ac)\mathbf{x} = (cA)\mathbf{x} = c(A\mathbf{x}) = cf(\mathbf{x}),$$

så att matrisavbildningarna är linjära. Omvänt kan man visa att alla linjära avbildningar från  $\mathbb{R}^n$  till  $\mathbb{R}^m$  är matrisavbildningar som hör till någon  $m \times n$ -matris. Begreppen matrisavbildningar och linjära avbildningar är alltså ekvivalenta.

**Exempel 3** Vi ska nu betrakta ortogonal projektion på en godtycklig linje i  $\mathbb{R}^n$ , dvs varje vektor i  $\mathbb{R}^n$  ska projiceras ortogonalt på en linje  $L$  i  $\mathbb{R}^n$ . Man kan ange en linje i  $\mathbb{R}^n$  på parameterform precis som i planet och rummet genom  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_0 + t\mathbf{v}$ ,

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_{01} \\ x_{02} \\ \vdots \\ x_{0n} \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix},$$

där  $x_0$  är en punkt på  $L$  och  $\mathbf{v}$  en riktningsvektor för  $L$ . I analogi med tidigare så definierar vi ortogonala projektionen av  $\mathbf{x}$  på  $L$ ,  $\mathbf{x}_L$ , som den vektor  $c\mathbf{v}$  som är sådan att  $\mathbf{x} - \mathbf{x}_L$  är ortogonal mot  $\mathbf{v}$ . Detta ger

$$0 = (\mathbf{x} - \mathbf{x}_L) \cdot \mathbf{v} = \mathbf{x} \cdot \mathbf{v} - c\mathbf{v} \cdot \mathbf{v},$$

och från detta löser vi ut  $c = \mathbf{x} \cdot \mathbf{v} / \mathbf{v} \cdot \mathbf{v}$  och får

$$\mathbf{x}_L = c\mathbf{v} = \frac{1}{|\mathbf{v}|^2}(\mathbf{x} \cdot \mathbf{v})\mathbf{v},$$

vilket påminner om en formel vi känner igen (här har vi inte normerat riktningsvektorn  $\mathbf{v}$ ). Nu ska vi utnyttja likheten  $\mathbf{x} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{x}^t \mathbf{v}$  och att multiplikation av ett tal med en matris är kommutativ vilket ger

$$\mathbf{x}_L = \frac{1}{|\mathbf{v}|^2}(\mathbf{v}^t \mathbf{x})\mathbf{v} = \frac{1}{|\mathbf{v}|^2}\mathbf{v}(\mathbf{v}^t \mathbf{x}) = \frac{1}{|\mathbf{v}|^2}(\mathbf{v}\mathbf{v}^t)\mathbf{x}.$$

Detta visar att den ortogonala projektionen på en linje  $L$  med riktningsvektor  $\mathbf{v}$  är en linjär avbildning med matrisen

$$A = \frac{1}{|\mathbf{v}|^2}(\mathbf{v}\mathbf{v}^t).$$

Observera att som vi nämnde tidigare är  $\mathbf{v}\mathbf{v}^t$  en  $n \times n$ -matris.