## Standardní skalární součin

## Standardní skalární součin v $\mathbb{R}^n$

### Standardní skalární součin

Pro dva vektory  $\overline{u}, \overline{v} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\overline{u} = [u_1, \dots, u_n], \overline{v} = [v_1, \dots, v_n]$ , definujeme jejich standardní (obvyklý) skalární součin jako reálné číslo

$$\overline{u}\cdot\overline{v}=u_1v_1+\cdots+u_nv_n,$$

např. pro 
$$\overline{u}, \overline{v} \in \mathbb{R}^2$$
 je to  $\overline{u} \cdot \overline{v} = u_1 v_1 + u_2 v_2 = \left(u_1 \ u_2\right) \left(\begin{matrix} v_1 \\ v_2 \end{matrix}\right).$ 

### Vlastnosti skalárního součinu

Pro každé  $\overline{u}, \overline{v}, \overline{w} \in \mathbb{R}^n$  a každé  $\alpha \in \mathbb{R}$  platí

- $\bullet \ \overline{u} \cdot \overline{v} = \overline{v} \cdot \overline{u}$
- $(\alpha \overline{u}) \cdot \overline{v} = \alpha (\overline{u} \cdot \overline{v})$
- $\overline{u} \cdot (\overline{v} + \overline{w}) = \overline{u} \cdot \overline{v} + \overline{u} \cdot \overline{w}$
- $\overline{u} \cdot \overline{u} > 0$  pro každé  $\overline{u} \neq \overline{o}$ ;  $\overline{o} \cdot \overline{o} = 0$



## Norma vektoru

### Eukleidovská norma (délka, velikost) vektoru

Pro každý vektor  $\overline{u} \in \mathbb{R}^n, \overline{u} = [u_1, \dots, u_n]$  definujeme jeho eukleidovskou normu jako reálné číslo

$$\|\overline{u}\| = \sqrt{u_1^2 + \dots + u_n^2}$$

### Vlastnosti normy

Pro každé  $\overline{u}, \overline{v} \in \mathbb{R}^n$  a každé  $\alpha \in \mathbb{R}$  platí

- $\|\overline{u}\| > 0$  pro každé  $\overline{u} \neq \overline{o}$ ;  $\|\overline{o}\| = 0$
- $\bullet \|\alpha \overline{u}\| = |\alpha| \|\overline{u}\|$
- $\|\overline{u} + \overline{v}\| \le \|\overline{u}\| + \|\overline{v}\|$  (trojúhelníková nerovnost)

## Souvislost normy a skalárního součinu

$$\|\overline{u}\| = \sqrt{\overline{u} \cdot \overline{u}}$$

# Jednotkové vektory a normování

### Jednotkové vektory

Vektor  $\overline{u} \in \mathbb{R}^n$  nazveme jednotkovým, je-li  $\|\overline{u}\| = 1$ .

## Příklady jednotkových vektorů z $\mathbb{R}^2$ :

$$[1,0],[0,-1],[\frac{\sqrt{2}}{2},\frac{\sqrt{2}}{2}],[-\frac{3}{5},-\frac{4}{5}]$$

Celkově v  $\mathbb{R}^2$  jednotkové vektory tvoří jednotkovou kružnici.

### Normování vektoru

Ke každému  $\overline{u} \neq \overline{o}$  lze sestavit vektor ve stejném směru o délce 1 tzv. normováním:

$$\overline{u}_0 = rac{1}{\|\overline{u}\|}\overline{u},$$

např. pro  $\overline{u}=[-1,2]$  je to  $\frac{1}{\sqrt{5}}[-1,2]=\left\lceil \frac{-\sqrt{5}}{5},\frac{2\sqrt{5}}{5}\right\rceil$ .



# Odchylka dvou vektorů a skalární součin

## Souvislost odchylky a skalárního součinu, ortogonalita

Pro každé dva nenulové vektory  $\overline{u}, \overline{v}$  platí

$$\overline{u} \cdot \overline{v} = \|\overline{u}\| \|\overline{v}\| \cos \varphi,$$

kde  $\varphi \in \langle 0, \pi \rangle$  je úhel, který spolu vektory  $\overline{u}, \overline{v}$  svírají.

Je-li

$$\overline{u}\cdot\overline{v}=0,$$

jsou vektory  $\overline{u}, \overline{v}$  na sebe kolmé neboli ortogonální, píšeme  $\overline{u} \bot \overline{v}$ .

Je-li  $\overline{u}\cdot \overline{v}>0$ , svírají vektory ostrý úhel. Je-li  $\overline{u}\cdot \overline{v}<0$ , svírají vektory tupý úhel.

## Skalární součin a délka projekce

Je-li vektor  $\overline{u}$  jednotkový, pak  $|\overline{u} \cdot \overline{v}|$  udává délku projekce vektoru  $\overline{v}$  do přímky dané vektorem  $\overline{u}$ .

## Vektor ortogonální na podprostor

### Vektor ortogonální na podprostor

Řekneme, že vektor  $\overline{u}$  z vektorového prostoru V je ortogonální k podprostoru L tohoto prostoru a píšeme  $\overline{u} \bot L$ , jestliže

$$\overline{u}\bot\overline{v}, \text{ t.j. } \overline{u}\cdot\overline{v}=0, \text{ pro každé } \overline{v}\in L.$$

Je-li vektor  $\overline{u}$  kolmý na vektory  $\overline{a}_1, \ldots, \overline{a}_n$  (t.j. je-li  $\overline{u} \cdot \overline{a}_i = 0$ ,  $i = 1, \ldots, n$ ), je  $\overline{u}$  kolmý i na libovolnou jejich lineární kombinaci:

$$\overline{u} \cdot (\alpha_1 \overline{a}_1 + \dots + \alpha_n \overline{a}_n) = \alpha_1 \overline{u} \cdot \overline{a}_1 + \dots + \alpha_n \overline{u} \cdot \overline{a}_n = 0$$

### Pro kolmost k podprostoru stačí kolmost k jeho generátorům

Platí-li

$$\overline{u}\cdot\overline{a}_i=0, \quad i=1,\ldots,n,$$

je vektor  $\overline{u}$  kolmý na prostor generovaný vektory  $\overline{a}_1, \ldots, \overline{a}_n$ .



# Ortogonální projekce (průmět) vektoru do podprostoru

### Ortogonální průmět

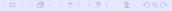
Je-li vektor  $\overline{u} \in V$  a  $L \subseteq V$  vektorový podprostor vektorového prostoru V, pak ortogonálním průmětem (projekcí) vektoru  $\overline{u}$  do podprostoru L nazveme ten vektor  $\overline{v} \in V$ , pro který platí

- $\overline{v} \in L$
- $(\overline{u} \overline{v}) \perp L$

### Ortogonální průmět je nejlepší aproximace

Ortogonální průmět vektoru  $\overline{u}$  do podprostoru L lze též nazvat prvkem nejlepší aproximace vektoru  $\overline{u}$  v podprostoru L – je vektoru  $\overline{u}$  ze všech prvků L nejblíže, platí

$$\|\overline{u} - \overline{v}\| = \min_{\overline{w} \in I} \|\overline{u} - \overline{w}\|.$$



# Příklad na ortogonální průmět do přímky

### Příklad

Najděte ortogonální projekci vektoru  $\overline{u}=[-5,-5]$  do přímky  $y=\frac{1}{3}x$ .

# Příklad na ortogonální průmět do přímky

### Příklad

# Najděte ortogonální projekci vektoru $\overline{u} = [-5, -5]$ do přímky $y = \frac{1}{3}x$ .

Přímka je generována např. vektorem  $\bar{a} = [3, 1]$ .

Ortogonální projekci hledáme proto ve tvaru  $\overline{v}=\alpha\overline{s}$ . Musíme najít to  $\alpha\in\mathbb{R}$ , pro které bude  $(\overline{u}-\overline{v})\bot\overline{s}$ :

$$(\overline{u} - \overline{v}) \cdot \overline{a} = 0 \Rightarrow (\overline{u} - \alpha \overline{a}) \cdot \overline{a} = 0 \Rightarrow \overline{u} \cdot \overline{a} - \alpha \overline{a} \cdot \overline{a} = 0$$

a tedy

$$\alpha = \frac{\overline{u} \cdot \overline{a}}{\overline{a} \cdot \overline{a}} = \frac{-5 \cdot 3 - 5 \cdot 1}{3 \cdot 3 + 1 \cdot 1} = -2$$

a ortogonální průmět  $\overline{u}$  do přímky je

$$\overline{v}=-2\overline{a}=[-6,-2].$$

Pro kontrolu ověříme, že je vektor  $\overline{u} - \overline{v}$  kolmý na přímku:

$$\overline{u} - \overline{v} = [1, -3], \quad (\overline{u} - \overline{v}) \cdot \overline{a} = 1 \cdot 3 - 3 \cdot 1 = 0.$$

Můžeme nyní také určit vzdálenost bodu [-5,-5] od přímky  $y=\frac{1}{3}x$ . Je to

$$\|\overline{u} - \overline{v}\| = \sqrt{10}.$$



# Příklad na ortogonální průmět do roviny

### Příklad

Najděte ortogonální projekci vektoru  $\overline{u} = [3, 11, -4]$  do roviny generované vektory

$$\overline{a}_1 = [2, 0, -1], \quad \overline{a}_2 = [0, 6, 5].$$

Ortogonální průmět hledáme jako lineární kombinaci vektorů  $\overline{a}_1, \overline{a}_2$ :

$$\overline{\mathbf{v}} = \alpha_1 \overline{\mathbf{a}}_1 + \alpha_2 \overline{\mathbf{a}}_2,$$

přičemž musí platit, že vektor  $\overline{u}-\overline{v}=\overline{u}-\alpha_1\overline{a}_1-\alpha_2\overline{a}_2$  je kolmý k oběma vektorům  $\overline{a}_1,\overline{a}_2$ :

$$\begin{array}{lll} (\overline{u}-\alpha_1\overline{a}_1-\alpha_2\overline{a}_2)\cdot\overline{a}_1&=0&\Rightarrow&(\overline{a}_1\cdot\overline{a}_1)\alpha_1+(\overline{a}_2\cdot\overline{a}_1)\alpha_2&=\overline{u}\cdot\overline{a}_1\\ (\overline{u}-\alpha_1\overline{a}_1-\alpha_2\overline{a}_2)\cdot\overline{a}_2&=0&\Rightarrow&(\overline{a}_1\cdot\overline{a}_2)\alpha_1+(\overline{a}_2\cdot\overline{a}_2)\alpha_2&=\overline{u}\cdot\overline{a}_2 \end{array}$$

Pro naše konkrétní vektory tedy budeme řešit soustavu rovnic

$$5\alpha_1 - 5\alpha_2 = 10 \\ -5\alpha_1 + 61\alpha_2 = 46$$
  $\Rightarrow$   $\alpha_1 = 3 \\ \alpha_2 = 1$ 

Ortogonální průmět je

$$\overline{v} = 3\overline{a}_1 + \overline{a}_2 = [6, 6, 2].$$

Pro kontrolu opět ověříme, že je vektor  $\overline{u} - \overline{v} = [-3, 5, -6]$  kolmý na rovinu generovanou  $\overline{a}_1, \overline{a}_2$ :

$$(\overline{u}-\overline{v})\cdot\overline{a}_1=-3\cdot2+5\cdot0-6\cdot(-1)=0,\quad (\overline{u}-\overline{v})\cdot\overline{a}_2=-3\cdot0+5\cdot6-6\cdot5=0.$$

# Obecný postup při hledání ortogonální projekce

## Jak hledat projekci

Ortogonální průmět vektoru  $\overline{u}$  do prostoru generovaného vektory  $\overline{a}_1, \ldots, \overline{a}_m$  je

$$\overline{\mathbf{v}} = \alpha_1 \overline{\mathbf{a}}_1 + \dots + \alpha_m \overline{\mathbf{a}}_m,$$

kde  $\alpha_1,\ldots,\alpha_m\in\mathbb{R}$  najdeme jako řešení soustavy lineárních rovnic

$$(\overline{a}_{1} \cdot \overline{a}_{1})\alpha_{1} + (\overline{a}_{2} \cdot \overline{a}_{1})\alpha_{2} + \cdots + (\overline{a}_{m} \cdot \overline{a}_{1})\alpha_{m} = \overline{u} \cdot \overline{a}_{1}$$

$$(\overline{a}_{1} \cdot \overline{a}_{2})\alpha_{1} + (\overline{a}_{2} \cdot \overline{a}_{2})\alpha_{2} + \cdots + (\overline{a}_{m} \cdot \overline{a}_{2})\alpha_{m} = \overline{u} \cdot \overline{a}_{2}$$

$$\cdots$$

$$(\overline{a}_{1} \cdot \overline{a}_{m})\alpha_{1} + (\overline{a}_{2} \cdot \overline{a}_{m})\alpha_{2} + \cdots + (\overline{a}_{m} \cdot \overline{a}_{m})\alpha_{m} = \overline{u} \cdot \overline{a}_{m}$$

Všimněme si, že matice této soustavy je vždy symetrická.



# Ortogonální a ortonormální báze

## Ortogonální a ortonormální báze

O bázi  $\overline{b}_1, \ldots, \overline{b}_m$  daného vektorového prostoru řekneme, že je ortogonální, jsou-li všechny bázové vektory na sebe kolmé, tj.

$$\overline{b}_i \bot \overline{b}_j$$
 pro každé  $i, j \in \{1, \dots, m\}, i \neq j$ .

Bázi nazveme ortonormální, jestliže je ortogonální a navíc jsou všechny bázové vektory jednotkové.

## Jedna z výhod ortogonální, resp. ortonormální báze

Máme-li k dispozici ortogonální, resp. ortonormální, bázi prostoru, je výpočet ortogonální projekce do tohoto prostoru jednoduchý, protože matice soustavy pro nalezení koeficientů  $\alpha_1,\ldots,\alpha_m$  je diagonální, resp. jednotková a platí

$$\alpha_i = \frac{\overline{u} \cdot \overline{a}_i}{\overline{a}_i \cdot \overline{a}_i}, \quad \text{ resp. } \alpha_i = \overline{u} \cdot \overline{a}_i.$$



# Jak sestavit ortogonální bázi

K sestavení ortogonální báze slouží tzv. Gram-Schmidtův ortogonalizační proces, který nejprve předvedeme na "malých" příkladech.

### Příklad

Najděte ortogonální a pak i ortonormální bázi prostoru  $L \subset \mathbb{R}^3$  generovaného vektory

$$\overline{a}_1 = [2, 0, -1], \quad \overline{a}_2 = [0, 6, 5].$$

# Jak sestavit ortogonální bázi

K sestavení ortogonální báze slouží tzv. Gram-Schmidtův ortogonalizační proces, který nejprve předvedeme na "malých" příkladech.

### Příklad

Najděte ortogonální a pak i ortonormální bázi prostoru  $L \subset \mathbb{R}^3$  generovaného vektory

$$\overline{a}_1 = [2, 0, -1], \quad \overline{a}_2 = [0, 6, 5].$$

Vektory ortogonální báze označíme jako  $\overline{b}_1, \overline{b}_2$ .

Položíme  $\overline{b}_1 = \overline{a}_1 = [2, 0, -1].$ 

Druhý vektor pak budeme hledat tak, aby ležel v prostoru L:

$$\overline{b}_2 = \overline{a}_2 + \beta_{21}\overline{b}_1$$

Koeficient  $\beta_{21} \in \mathbb{R}$  musíme najít tak, aby  $\overline{b}_2 \bot \overline{b}_1$ :

$$(\overline{a}_2+\beta_{21}\overline{b}_1)\cdot\overline{b}_1=0\quad \Rightarrow\quad \overline{a}_2\cdot\overline{b}_1+\beta_{21}\overline{b}_1\cdot\overline{b}_1=0\quad \Rightarrow\quad \beta_{21}=-\frac{\overline{a}_2\cdot\overline{b}_1}{\overline{b}_1\cdot\overline{b}_1}$$



# Pokračování příkladu

V našem případě

$$\beta_{21} = -\frac{-5}{5} = 1, \quad \overline{b}_2 = \overline{a}_2 + \overline{b}_1 = [0, 6, 5] + [2, 0, -1] = [2, 6, 4].$$

Zkontrolujeme, že opravdu  $\overline{b}_1 \perp \overline{b}_2$ :  $\overline{b}_1 \cdot \overline{b}_2 = 4 + 0 - 4 = 0$  Ortogonální báze je tedy

$$\overline{b}_1 = [2, 0, -1], \quad \overline{b}_2 = [2, 6, 4].$$

K nalezení ortonormální báze stačí vektory normovat:

$$\|\overline{b}_1\| = \sqrt{5}, \|\overline{b}_2\| = \sqrt{56} = 2\sqrt{14},$$

ortonormální báze je

$$\overline{h}_1 = \frac{1}{\sqrt{5}}\overline{h}_1 = \left[\frac{2\sqrt{5}}{5}, 0, -\frac{\sqrt{5}}{5}\right], \quad \overline{h}_2 = \frac{1}{2\sqrt{14}}\overline{h}_2 = \left[\frac{\sqrt{14}}{14}, \frac{3\sqrt{14}}{14}, \frac{2\sqrt{14}}{14}\right].$$

#### Co se dělo geometricky?

Porovnejte výpočet  $\beta_{21}$  s hledáním projekce do přímky v jednom z předchozích příkladů.

Vektor  $\overline{b}_2$  jsme získali tak, že jsme od vektoru  $\overline{a}_2$  odečetli jeho ortogonální průmět do přímky dané vektorem  $\overline{b}_1$ . Tím je zaručeno to, že jsme zůstali v rovině generované  $\overline{a}_1$ ,  $\overline{a}_2$ , i to, že vektory  $\overline{b}_1$ ,  $\overline{b}_2$  budou na sebe kolmé.

## Další příklad na ortogonalizaci

#### Příklad

Najděte ortogonální a pak i ortonormální bázi prostoru  $L \subset \mathbb{R}^4$  generovaného vektory

$$\overline{a}_1 = [-1,0,1,2], \quad \overline{a}_2 = [0,-1,2,5], \quad \overline{a}_3 = [-13,4,5,0].$$

# Další příklad na ortogonalizaci

#### Příklad

Najděte ortogonální a pak i ortonormální bázi prostoru  $L \subset \mathbb{R}^4$  generovaného vektory

$$\bar{a}_1 = [-1, 0, 1, 2], \quad \bar{a}_2 = [0, -1, 2, 5], \quad \bar{a}_3 = [-13, 4, 5, 0].$$

Ortogonální báze bude složená z vektorů  $\overline{b}_1, \overline{b}_2, \overline{b}_3$ . Stejně jako v předchozím příkladu bude

$$\overline{b}_1 = \overline{a}_1, \quad \overline{b}_2 = \overline{a}_2 + \beta_{21}\overline{b}_1, \quad \text{kde } \beta_{21} = -\frac{\overline{a}_2 \cdot \overline{b}_1}{\overline{b}_1 \cdot \overline{b}_1},$$

zde konkrétně

$$\overline{b}_1 = [-1, 0, 1, 2], \quad \beta_{21} = -\frac{12}{6} = -2, \quad \overline{b}_2 = \overline{a}_2 - 2\overline{b}_1 = [2, -1, 0, 1].$$

Pro kontrolu ověřme, že  $\overline{b}_1 \perp \overline{b}_2$ :  $\overline{b}_1 \cdot \overline{b}_2 = -2 + 0 + 0 + 2 = 0$ .

Třetí vektor budeme hledat jako

$$\overline{b}_3 = \overline{a}_3 + \beta_{31}\overline{b}_1 + \beta_{32}\overline{b}_2.$$

Musí být kolmý na  $\overline{b}_1$  i na  $\overline{b}_2$ :

$$0 = \overline{b}_3 \cdot \overline{b}_1 = \overline{a}_3 \cdot \overline{b}_1 + \beta_{31} \overline{b}_1 \cdot \overline{b}_1 + \beta_{32} \underbrace{\overline{b}_2 \cdot \overline{b}_1}_{0} \ \Rightarrow \ \beta_{31} = - \frac{\overline{a}_3 \cdot \overline{b}_1}{\overline{b}_1 \cdot \overline{b}_1}$$

$$0 = \overline{b}_3 \cdot \overline{b}_2 = \overline{a}_3 \cdot \overline{b}_2 + \beta_{31} \underbrace{\overline{b}_1 \cdot \overline{b}_2}_{0} + \beta_{32} \overline{b}_2 \cdot \overline{b}_2 \ \Rightarrow \ \beta_{32} = - \frac{\overline{a}_3 \cdot \overline{b}_2}{\overline{b}_2 \cdot \overline{b}_2}$$



## Pokračování příkladu

V našem příkladu

$$\beta_{31}=-\frac{18}{6}=-3,\quad \beta_{32}=-\frac{-30}{6}=5,\quad \overline{b}_3=\overline{a}_3-3\overline{b}_1+5\overline{b}_2=[0,-1,2,-1].$$

Zkontrolujme, že  $\overline{b}_1 \perp \overline{b}_3$  a  $\overline{b}_2 \perp \overline{b}_3$ :

$$\overline{b}_1 \cdot \overline{b}_3 = 0 + 0 + 2 - 2 = 0, \quad \overline{b}_2 \cdot \overline{b}_3 = 0 + 1 + 0 - 1 = 0.$$

Ortogonální báze prostoru L je

$$\overline{b}_1 = [-1, 0, 1, 2], \quad \overline{b}_2 = [2, -1, 0, 1], \quad \overline{b}_3 = [0, -1, 2, -1].$$

Všechny tři vektory mají normu  $\sqrt{6}$  a ortonormální báze je

$$\overline{h}_1 = [-\frac{\sqrt{6}}{6}, 0, \frac{\sqrt{6}}{6}, \frac{\sqrt{6}}{3}], \quad \overline{h}_2 = [\frac{\sqrt{6}}{3}, -\frac{\sqrt{6}}{6}, 0, \frac{\sqrt{6}}{6}], \quad \overline{h}_3 = [0, -\frac{\sqrt{6}}{6}, \frac{\sqrt{6}}{3}, -\frac{\sqrt{6}}{6}].$$

#### Co se dělo geometricky?

Vektor  $\overline{b}_2$  jsme získali tak, že jsme od vektoru  $\overline{a}_2$  odečetli jeho ortogonální průmět do přímky dané vektorem  $\overline{b}_1$ . Vektor  $\overline{b}_3$  jsme získali tak, že jsme od vektoru  $\overline{a}_3$  odečetli jeho ortogonální průmět do roviny dané vektory  $\overline{b}_1$ ,  $\overline{b}_2$ .

## Gram-Schmidtův ortogonalizační proces

#### Gram-Schmidtův ortogonalizační proces

Mějme bázi prostoru L složenou z vektorů  $\overline{a}_1,\ldots,\overline{a}_n$ . Ortogonální bázi  $\overline{b}_1,\ldots,\overline{b}_n$  téhož prostoru najdeme takto:

$$\begin{array}{rcl} \overline{b}_{1} & = & \overline{a}_{1} \\ \overline{b}_{2} & = & \overline{a}_{2} + \beta_{21}\overline{b}_{1}, & \beta_{21} = -\frac{\overline{a}_{2} \cdot \overline{b}_{1}}{\overline{b}_{1} \cdot \overline{b}_{1}} \\ \overline{b}_{3} & = & \overline{a}_{3} + \beta_{31}\overline{b}_{1} + \beta_{32}\overline{b}_{2}, & \beta_{31} = -\frac{\overline{a}_{3} \cdot \overline{b}_{1}}{\overline{b}_{1} \cdot \overline{b}_{1}}, \beta_{32} = -\frac{\overline{a}_{3} \cdot \overline{b}_{2}}{\overline{b}_{2} \cdot \overline{b}_{2}} \\ & \vdots & \vdots & \end{array}$$

Obecně  $\overline{b}_k = \overline{a}_k + \sum_{j=1}^{k-1} \beta_{kj} \overline{b}_j, \quad \beta_{kj} = -\frac{\overline{a}_k \cdot \overline{b}_j}{\overline{b}_i \cdot \overline{b}_j}, \quad k = 1, \dots, n.$ 

Až je ortogonální báze nalezená, normováním získáme bázi ortonormální:

$$\overline{h}_1 = \frac{1}{\|\overline{b}_1\|} \, \overline{b}_1, \ \overline{h}_2 = \frac{1}{\|\overline{b}_2\|} \, \overline{b}_2, \ \dots, \ \overline{h}_n = \frac{1}{\|\overline{b}_n\|} \, \overline{b}_n.$$

#### Co se děje geometricky

Při výpočtu vektoru  $\overline{b}_k$ ,  $k=2,\ldots,n$ , od vektoru  $\overline{a}_k$  odečítáme jeho ortogonální projekci do podprostoru generovaného vektory  $\overline{b}_1,\ldots,\overline{b}_{k-1}$ .

## Skalární součin obecně

## Definice skalárního součinu

### Skalární součin nad R

Je-li  $V(\mathbb{R})$  vektorový prostor na polem reálných čísel, pak skalární součin je zobrazení, které dvěma vektorům  $\overline{u}, \overline{v} \in V$  přiřadí reálné číslo  $\overline{u} \cdot \overline{v}$  (jiné časté označení je  $\langle \overline{u}, \overline{v} \rangle$ ), přičemž jsou splněny následující podmínky:

- ullet  $\overline{u}\cdot\overline{u}>0$  pro každé  $\overline{u}\in V,\overline{u}
  eq\overline{o}$ ,
- $\bullet \ \overline{u} \cdot \overline{v} = \overline{v} \cdot \overline{u}$  pro každé  $\overline{u}, \overline{v} \in V$ ,
- $(\alpha \overline{u}) \cdot \overline{v} = \alpha (\overline{u} \cdot \overline{v})$  pro každé  $\overline{u}, \overline{v} \in V, \alpha \in \mathbb{R}$ ,
- $\overline{u} \cdot (\overline{v} + \overline{w}) = \overline{u} \cdot \overline{v} + \overline{u} \cdot \overline{w}$  pro každé  $\overline{u}, \overline{v}, \overline{w} \in V$ .

## Skalární součin s ō je nulový

Ze třetí vlastnosti vyplývá

$$\overline{o} \cdot \overline{u} = (0 \cdot \overline{u}) \cdot \overline{u} = 0 \cdot (\overline{u} \cdot \overline{u}) = 0$$
 pro každé  $\overline{u} \in V$ 

# Jen pro úplnost – jak je to v $\mathbb C$

### Skalární součin nad C

Je-li  $V(\mathbb{C})$  vektorový prostor na polem komplexních čísel, pak skalární součin je zobrazení, které dvěma vektorům  $\overline{u}, \overline{v} \in V$  přiřadí komplexní číslo  $\overline{u} \cdot \overline{v}$  (jiné časté označení je  $\langle \overline{u}, \overline{v} \rangle$ ), přičemž jsou splněny následující podmínky:

- $ullet \ \overline{u}\cdot \overline{u}>0$  pro každé  $\overline{u}\in V, \overline{u}
  eq \overline{o}$ ,
- $\overline{u} \cdot \overline{v} = (\overline{v} \cdot \overline{u})^*$  pro každé  $\overline{u}, \overline{v} \in V$ ,
- $(\alpha \overline{u}) \cdot \overline{v} = \alpha (\overline{u} \cdot \overline{v})$  pro každé  $\overline{u}, \overline{v} \in V, \alpha \in \mathbb{C}$ ,
- $\overline{u} \cdot (\overline{v} + \overline{w}) = \overline{u} \cdot \overline{v} + \overline{u} \cdot \overline{w}$  pro každé  $\overline{u}, \overline{v}, \overline{w} \in V$ .

Symbolem  $^{*}$  se myslí číslo komplexně sdružené, např.

$$(2+3i)^* = 2-3i.$$

Hlavní rozdíl oproti  $\mathbb R$  je v tom, že zde záleží na pořadí, v jakém vektory násobíme, viz druhá vlastnost.



## Několik poznámek ke skalárnímu součinu v C

Jsou-li  $\overline{u}, \overline{v} \in \mathbb{C}^2$ , jejich standardní skalární součin nelze definovat jako  $\overline{u} \cdot \overline{v} = u_1 v_1 + u_2 v_2$ , protože pak by např. pro  $\overline{u} = [1,i]$  vyšlo  $\overline{u} \cdot \overline{u} = 1^2 + i^2 = 1 - 1 = 0$ .

#### Standardní skalární součin v $\mathbb{C}^2$

$$\overline{u}\cdot\overline{v}=u_1v_1^*+u_2v_2^*,$$

podobně obecně pro  $\mathbb{C}^n$ .

#### Při vytýkání konstanty z druhého vektoru se musí přidat \*

Ze druhé a třetí vlastnosti skalárního součinu nad C plyne

$$\overline{u}\cdot(\alpha\overline{v})=((\alpha\overline{v})\cdot\overline{u})^*=\alpha^*(\overline{v}\cdot\overline{u})^*=\alpha^*(\overline{u}\cdot\overline{v}).$$

#### Aby nebylo dost zmatků...

Někdy, především ve fyzice, se v definici skalárního součinu místo zde uvedené třetí vlastnosti požaduje, aby

$$\overline{u} \cdot (\alpha \overline{v}) = \alpha (\overline{u} \cdot \overline{v})$$
 pro každé  $\overline{u}, \overline{v} \in V, \alpha \in \mathbb{C}$ ,

tj. aby se z druhého vektoru vytýkala konstanta "normálně", zatímco z prvního s \*.

#### Naštěstí pro nás

V tomto kurzu budeme potřebovat pouze skalární součin nad  $\mathbb{R}$ , a to navíc skoro vždy jenom ten standardní.

# Příklad na skalární součin, část a)

### Příklad

Rozhodněte, zda je uvedeným předpisem dán skalární součin v  $\mathbb{R}^2$ :

a) 
$$\overline{u} \cdot \overline{v} = 4u_1v_1 + u_2v_2$$

Ověříme, že zobrazení splňuje všechny čtyři vlastnosti z definice skalárního součinu nad  $\mathbb{R}$ :

• 
$$\overline{u} \cdot \overline{u} = 4u_1^2 + u_2^2 > 0$$
 pro každé  $\overline{u} \neq [0, 0]$ 

$$\overline{v} \cdot \overline{u} = 4v_1u_1 + v_2u_2 = 4u_1v_1 + u_2v_2 = \overline{u} \cdot \overline{v}$$

$$\bullet \ (\alpha \overline{u}) \cdot \overline{v} = 4(\alpha u_1)v_1 + (\alpha u_2)v_2 = \alpha(4u_1v_1 + u_2v_2) = \alpha(\overline{u} \cdot \overline{v})$$

• 
$$\overline{u} \cdot (\overline{v} + \overline{w}) = 4u_1(v_1 + w_1) + u_2(v_2 + w_2) =$$
  
 $4u_1v_1 + u_2v_2 + 4u_1w_1 + u_2w_2 = \overline{u} \cdot \overline{v} + \overline{u} \cdot \overline{w}$ 

Předpisem  $\overline{u} \cdot \overline{v} = 4u_1v_1 + u_2v_2$  tedy je dán skalární součin.



# Příklad na skalární součin, část b)

### Příklad

Rozhodněte, zda je uvedeným předpisem dán skalární součin v  $\mathbb{R}^2$ :

b) 
$$\overline{u} \cdot \overline{v} = u_1 v_1 - u_2 v_2$$

Druhá, třetí a čtvrtá vlastnosti je splněna, ověřilo by se to analogicky jako v a). Avšak první vlasnost splněna není. Např. pro

$$\overline{u} = [1, 2]$$

platí

$$\overline{u} \cdot \overline{u} = 1 \cdot 1 - 2 \cdot 2 = -3 < 0.$$

Tímto předpisem tedy skalární součin dán není.



# Maticová reprezentace skalárního součinu (jen zhruba)

## Maticová reprezentace skalárního součinu v $\mathbb{R}^2$

Vlastnosti 3 a 4 platí pro jakýkoli předpis typu

$$\overline{u} \cdot \overline{v} = ku_1v_1 + lu_1v_2 + mu_2v_1 + nu_2v_2 =$$

$$= (u_1 \quad u_2) \begin{pmatrix} k & l \\ m & n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$$

Aby platila vlastnost 2, musí být l=m, tj. matice musí být symetrická.

Aby platila i vlastnost 1, musí matice splňovat ještě další podmínku, tzv. pozitivní definitnost, kterou popíšeme později.

# Norma vektoru, odchylka vektorů, ortogonalita

### Norma indukovaná skalárním součinem

$$\|\overline{u}\| = \sqrt{\overline{u} \cdot \overline{u}}$$

## Odchylka vektorů vzhledem k danému skalárnímu součinu

Odchylka dvou nenulových vektorů  $\overline{u},\overline{v}\in V$  vzhledem k danému skalárnímu součinu je ten úhel  $\varphi\in\langle 0,\pi\rangle$ , resp.  $\varphi\in\langle 0^\circ,180^\circ\rangle$ , pro který platí

$$\cos\varphi = \frac{\overline{u}\cdot\overline{v}}{\|\overline{u}\|\,\|\overline{v}\|}$$

## Ortogonalita vzhledem k danému skalárnímu součinu

Řekneme, že vektory  $\overline{u}, \overline{v}$  jsou ortogonální vzhledem k danému skalárnímu součinu, jestliže

$$\overline{u}\cdot\overline{v}=0.$$



## Příklad

#### Příklad

Najděte všechny vektory, které jsou kolmé na vektor  $\overline{u} = [-1,2]$  vzhledem ke skalárnímu součinu z předchozího příkladu, tj.

$$\overline{u}\cdot\overline{v}=4u_1v_1+u_2v_2.$$

Dále popište množinu všech vektorů, pro které v normě indukované tímto skalárním součinem platí  $\|\overline{u}\|=1$ .

Je-li  $\overline{v} = [v_1, v_2]$  kolmý na  $\overline{u}$  vzhledem k tomuto skalárnímu součinu, platí

$$\overline{u} \cdot \overline{v} = 4 \cdot (-1) \cdot v_1 + 2 \cdot v_2 = -4v_1 + 2v_2 = 0 \ \Rightarrow \ \overline{v} = [v_1, 2v_1], v_1 \in \mathbb{R}.$$

Na vektor  $\overline{u}$  jsou tedy kolmé např. vektory  $[1,2],[3,6],[-1,-2],\ldots$ Jednotková kružnice v normě indukované tímto skalárním součinem je popsána rovnicí

$$4u_1^2 + u_2^2 = 1.$$

Jedná se tedy o elipsu se středem v počátku a poloosami 1/2 a 1.

#### Možný pohled na věc

Představme si, že si vektory nakreslíme na papír a pak se na tento papír podíváme zešikma. Úhly a délky se nám budou jevit jinak než při pohledu shora. Elipsa se z určitého úhlu bude jevit jako kružnice.



## Poznámka – skalární součin funkcí

Pro funkce, například pro polynomy, se skalární součin dá definovat pomocí integrálu přes určitý interval. Např. v prostoru všech polynomů můžeme definovat skalární součin jako

$$p \cdot q = \int_a^b p(x)q(x) \, \mathrm{d}x,$$

kde  $\langle a, b \rangle$  je vybraný interval, např.  $\langle 0, 1 \rangle$ .

Lze pak pracovat s polynomy, které jsou ortogonální vzhledem k tomuto skalárnímu součinu, atd.

Jelikož není jisté, jestli ze střední školy znáte integrály, příklad tu nebude.

# Vektorový a smíšený součin

## Vektorový součin

Pozn. Toto téma do kapitoly o prostorech se skalárním součinem tak úplně nepatří, ale vektorový součin se občas hodí...

### Vektorový součin

Vektorový součin dvou vektorů  $\overline{u},\overline{v}\in\mathbb{R}^3$  definujeme jako vektor

$$\overline{w} = \overline{u} \times \overline{v} = \begin{bmatrix} \begin{vmatrix} u_2 & u_3 \\ v_2 & v_3 \end{vmatrix}, - \begin{vmatrix} u_1 & u_3 \\ v_1 & v_3 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} u_1 & u_2 \\ v_1 & v_2 \end{vmatrix} \end{bmatrix},$$

což lze přehledněji zapsat pomocí determinantu

$$\overline{w} = \overline{u} \times \overline{v} = \begin{vmatrix} \overline{e}_1 & \overline{e}_2 & \overline{e}_3 \\ u_1 & u_2 & u_3 \\ v_1 & v_2 & v_3 \end{vmatrix},$$

kde  $\overline{e}_1 = [1, 0, 0], \overline{e}_2 = [0, 1, 0], \overline{e}_3 = [0, 0, 1].$ 

## Příklad

#### Příklad

Vypočítejte vektorové součiny  $\overline{u} \times \overline{v}, \overline{v} \times \overline{u}, \overline{u} \times \overline{u}, (\overline{u} \times \overline{u}) \times \overline{v}$  a  $\overline{u} \times (\overline{u} \times \overline{v})$  pro

$$\overline{u} = [1, 2, 3], \overline{v} = [4, 0, 5].$$

Determinant vypočítáme rozvojem podle prvního řádku:

$$\overline{u} \times \overline{v} = \begin{vmatrix} \overline{e}_1 & \overline{e}_2 & \overline{e}_3 \\ 1 & 2 & 3 \\ 4 & 0 & 5 \end{vmatrix} = \overline{e}_1 \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 5 \end{vmatrix} - \overline{e}_2 \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 5 \end{vmatrix} + \overline{e}_3 \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 0 \end{vmatrix} \\
= 10[1, 0, 0] - (-7)[0, 1, 0] + (-8)[0, 0, 1] = [10, 7, -8]$$

Všimněme si, že je vektor  $\overline{u} \times \overline{v}$  kolmý na oba vektory  $\overline{u}, \overline{v}$ .

Při výpočtu vektorového součinu  $\overline{v} imes \overline{u}$  by se změnilo pořadí řádků v determinantu, a proto

$$\overline{v} \times \overline{u} = -\overline{u} \times \overline{v} = [-10, -7, 8].$$

Determinant pro výpočet  $\overline{u} \times \overline{u}$  by obsahoval dva stejné řádky, a proto

$$\overline{u} \times \overline{u} = \overline{o} = [0, 0, 0].$$

Vektorový součin  $(\overline{u} \times \overline{u}) \times \overline{v}$  ie proto  $\overline{o}$ , zatímco

$$\overline{u} \times (\overline{u} \times \overline{v}) = [1, 2, 3] \times [10, 7, -8] = [-37, 38, -13].$$



## Vlastnosti vektorového součinu

### Vlastnosti vektorového součinu

- $\overline{u} \times \overline{v} = -\overline{v} \times \overline{u}$  pro každé  $\overline{u}, \overline{v} \in \mathbb{R}^3$
- Vektorový součin není asociativní, tj. rovnost  $(\overline{u} \times \overline{v}) \times \overline{w} = \overline{u} \times (\overline{v} \times \overline{w})$  obecně neplatí.
- Jsou-li vektory  $\overline{u}, \overline{v}$  lineárně závislé, je  $\overline{u} \times \overline{v} = \overline{o}$ .
- Pro každé  $\overline{u}, \overline{v} \in \mathbb{R}^3$  je  $\overline{u} \times \overline{v}$  je kolmý na oba vektory  $\overline{u}, \overline{v}$ . Orientace  $\overline{u} \times \overline{v}$  je dána pravidlem pravé ruky: Ukazují-li ukazováček a prostředníček na pravé ruce postupně vektory  $\overline{u}, \overline{v}$ , je směr jejich vektorového součinu dán palcem.
- ullet Pro každé nenulové  $\overline{u},\overline{v}\in\mathbb{R}^3$  platí

$$\|\overline{u} \times \overline{v}\| = \|\overline{u}\| \|\overline{v}\| \sin \varphi,$$

kde  $\varphi$  je odchylka vektorů  $\overline{u}, \overline{v}$ .

•  $\|\overline{u} \times \overline{v}\|$  je obsah rovnoběžníka daného vektory  $\overline{u}, \overline{v}$ .

## Proč je $\overline{u} \times \overline{v}$ kolmé na $\overline{u}, \overline{v}$ a proč je to obsah

Vypočítáme skalární součin vektoru  $\overline{u}$  s vektorem  $\overline{w} = \overline{u} \times \overline{v}$ :

$$u_1 \begin{vmatrix} u_2 & u_3 \\ v_2 & v_3 \end{vmatrix} - u_2 \begin{vmatrix} u_1 & u_3 \\ v_1 & v_3 \end{vmatrix} + u_3 \begin{vmatrix} u_1 & u_2 \\ v_1 & v_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} u_1 & u_2 & u_3 \\ u_1 & u_2 & u_3 \\ v_1 & v_2 & v_3 \end{vmatrix} = 0.$$

Podobně se ukáže, že skalární součin  $\overline{v} \cdot (\overline{u} \times \overline{v}) = 0$ .

Už víme, že objem rovnoběžnostěnu daného vektory  $\overline{u}$ ,  $\overline{v}$ ,  $\overline{w}$  lze vypočítat pomocí determinantu. Ale také jej lze určit jako  $S_{\mathcal{D}}$  (obsah podstavy) vynásobený výškou. Považujeme-li za podstavu rovnoběžník daný vektory  $\overline{u}$ ,  $\overline{v}$ , je výška velikost vektoru  $\overline{w}$  (protože tento vektor je na rovinu, v níž leží podstava, kolmý). Porovnáme-li tato dvě vviádření, dostaneme

$$S_p \|\overline{w}\| = \begin{vmatrix} u_1 & u_2 & u_3 \\ v_1 & v_2 & v_3 \\ w_1 & w_2 & w_3 \end{vmatrix}$$

Determinant nyní rozvineme podle posledního řádku a vzpomeneme si, jak se počítají složky  $w_1, w_2, w_3$  vektorového součinu:

$$w_1 \begin{vmatrix} u_2 & u_3 \\ v_2 & v_3 \end{vmatrix} - w_2 \begin{vmatrix} u_1 & u_3 \\ v_1 & v_3 \end{vmatrix} + w_3 \begin{vmatrix} u_1 & u_2 \\ v_1 & v_2 \end{vmatrix} = w_1^2 + w_2^2 + w_3^2 = \|\overline{w}\|^2$$

Tedv

$$S_p \|\overline{w}\| = \|\overline{w}\|^2 \quad \Rightarrow \quad S_p = \|\overline{w}\|.$$

Další cesta, jak vypočítat obsah rovnoběžníka, je vynásobit délky jeho stran a sinus úhlu, který strany svírají, a proto také

$$\|\overline{u} \times \overline{v}\| = \|\overline{u}\| \|\overline{v}\| \sin \varphi.$$



## Smíšený součin tří vektorů

### Smíšený součin

Smíšený součin vektorů  $\overline{u},\overline{v},\overline{w}\in\mathbb{R}^3$  (v tomto pořadí) definujeme jako

$$\overline{u}\cdot(\overline{v}\times\overline{w}).$$

### Smíšený součin je roven determinantu

Rozepíšeme-li smíšený součin, dostaneme

$$u_1 \begin{vmatrix} v_2 & v_3 \\ w_2 & w_3 \end{vmatrix} - u_2 \begin{vmatrix} v_1 & v_3 \\ w_1 & w_3 \end{vmatrix} + u_3 \begin{vmatrix} v_1 & v_2 \\ w_1 & w_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} u_1 & u_2 & u_3 \\ v_1 & v_2 & v_3 \\ w_1 & w_2 & w_3 \end{vmatrix}.$$

Jedná se tedy o orientovaný objem rovnoběžnostěnu daného vektory  $\overline{u}, \overline{v}, \overline{w}$ .

