

• Aproximátor:

$$\boxed{[P_{\langle u \rangle}]^B = A_u^B (A_B^u A_u^B)^{-1} A_B^u}$$

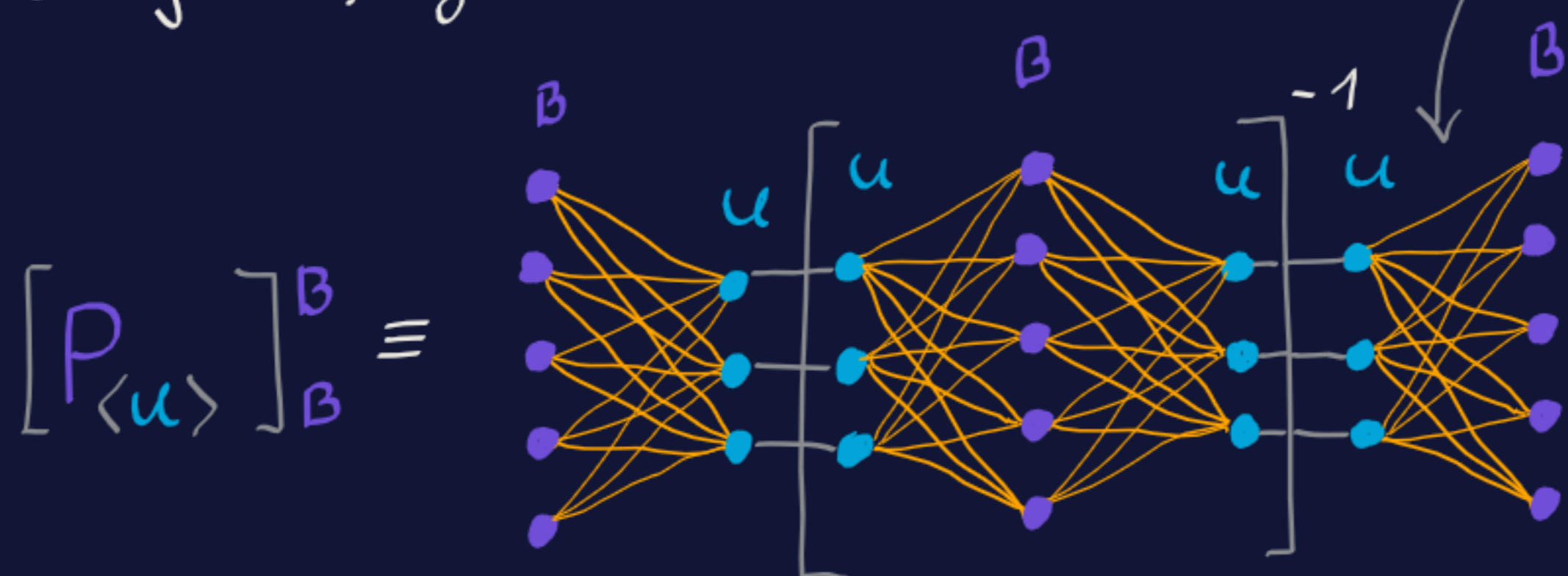
(platí pokud inverze existuje, tj. pokud jsou sloupce  $A_u^B$  tj.  $(u_1, \dots, u_n)$  LNŽ)

$$A_u^B := \begin{pmatrix} [u_1]^B & \dots & [u_n]^B \end{pmatrix}$$

$$A_B^u := (A_u^B)^\dagger$$

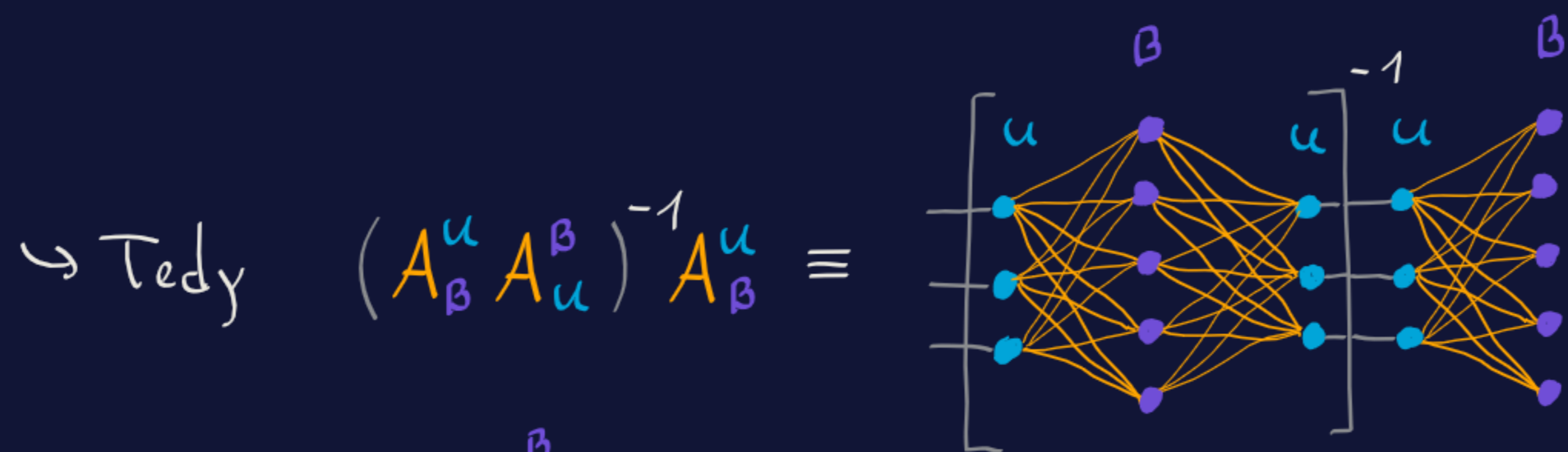
→ Co když inverze neexistuje?

• Graficky jsme měli:



Zlatá spojnice značí element matice  $\langle u_i, b_j \rangle$

se chová jako "identita na  $\langle u \rangle$ ".



slouží jako jakási "inverze"



alespoň "z pohledu  $\langle u \rangle$ ".

• Tuto pseudo inverzi zobecníme.

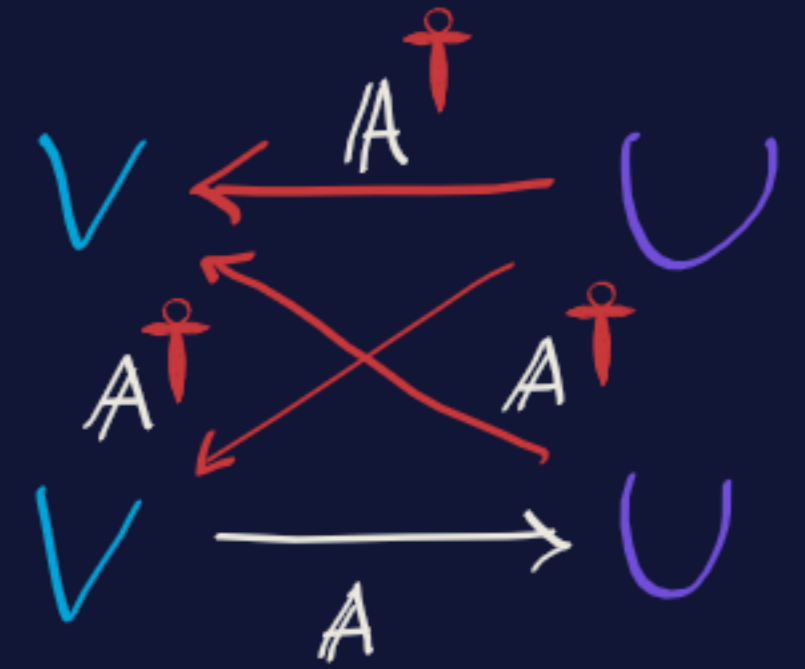
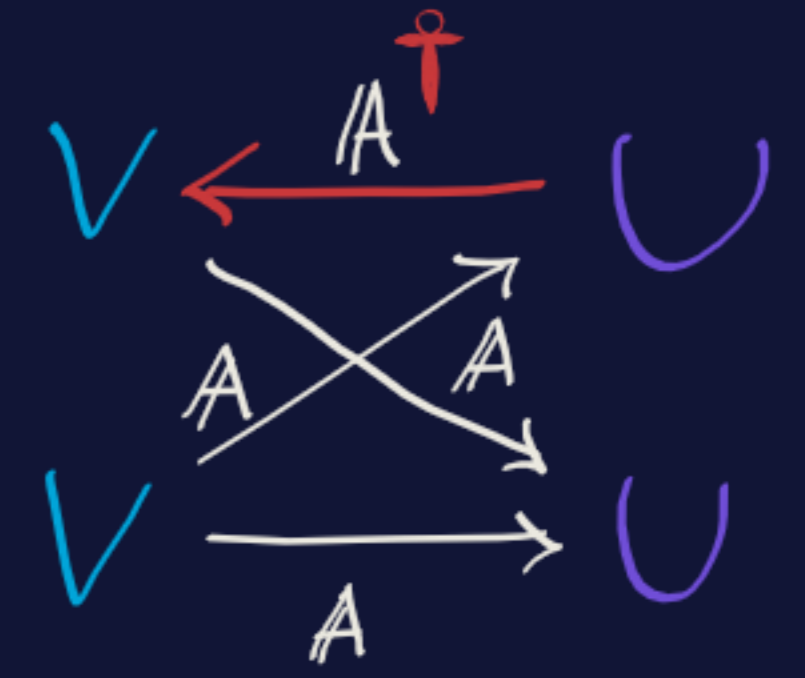
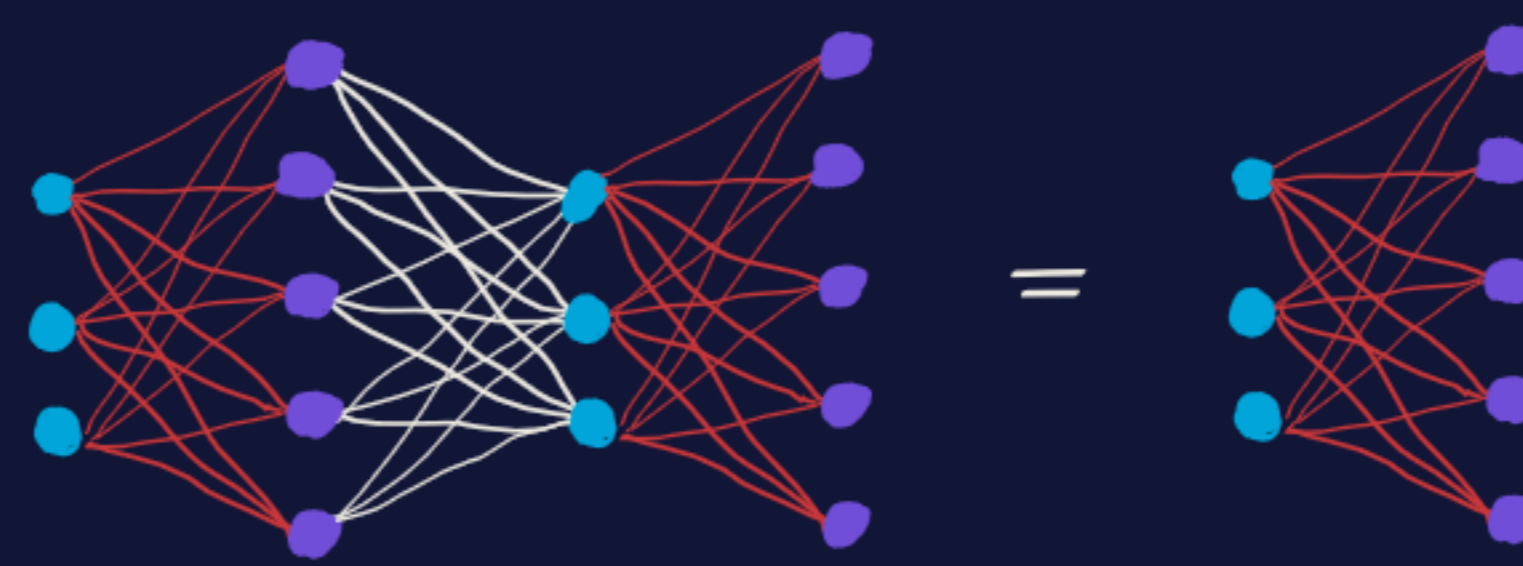
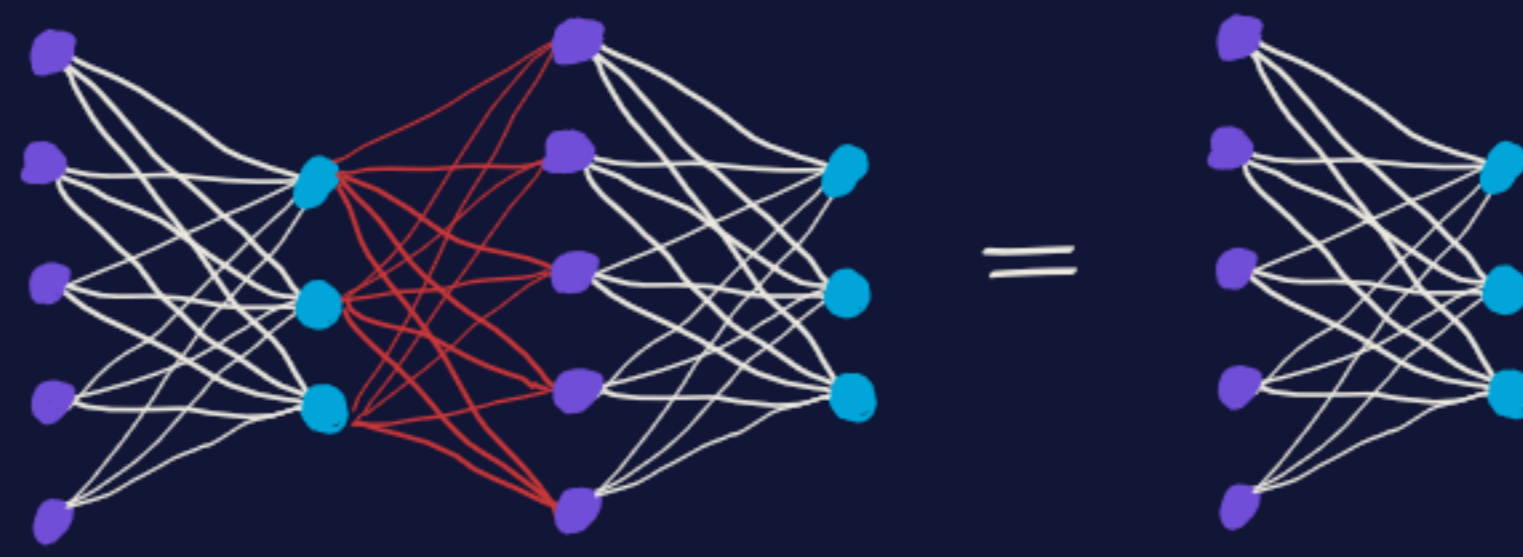
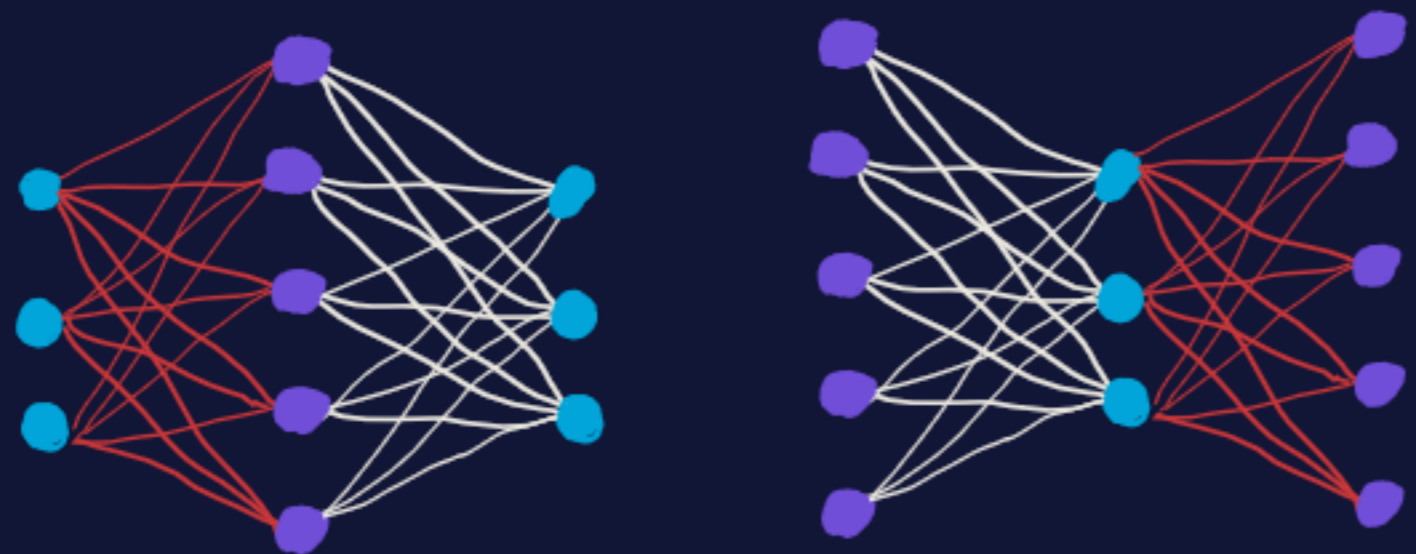
Def: Pseudoinverze  $A^\dagger: U \rightarrow V$  operátoru  $A: V \rightarrow U$  splňuje:

(1)  $AA^\dagger A = A$

(2)  $A^\dagger A A^\dagger = A^\dagger$

(3)  $AA^\dagger, A^\dagger A$  jsou hermitovské.

a je určena jednoznačně (Tr 57).

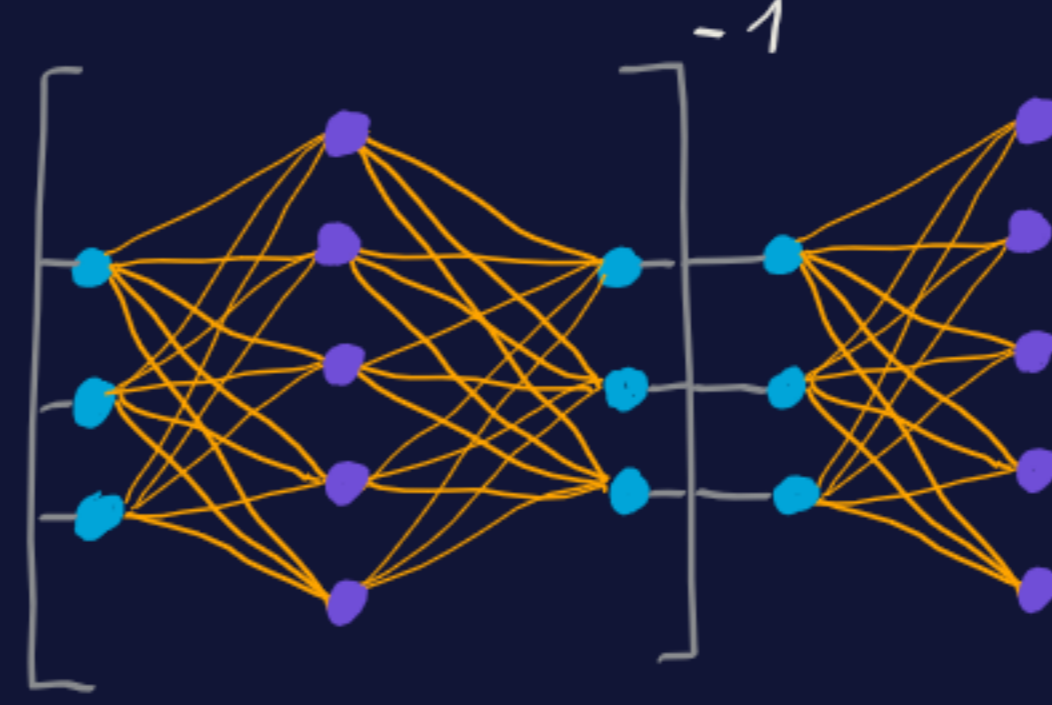


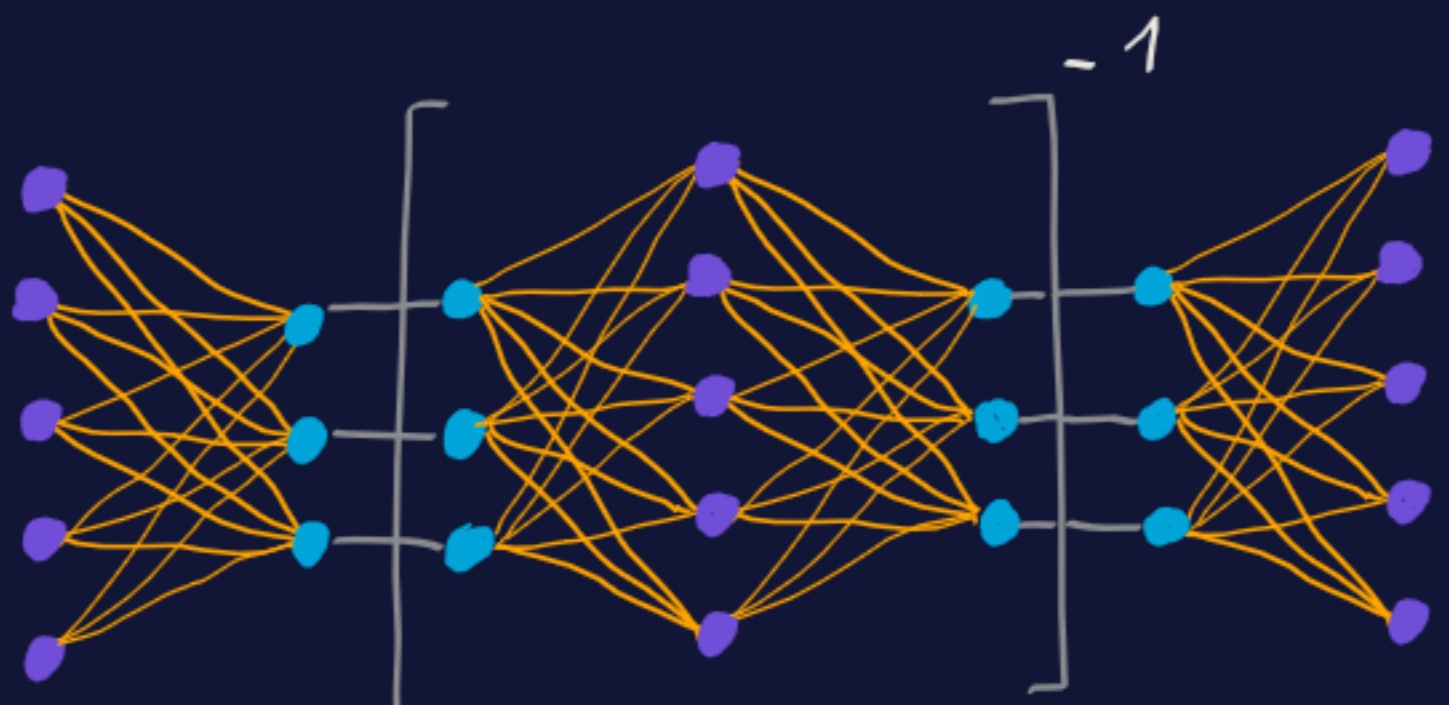
Pozn: Pokud je dimenze definičního oboru větší než dimenze oboru hodnot, stačí pro představu v grafech vyměnit červenou a bílou.

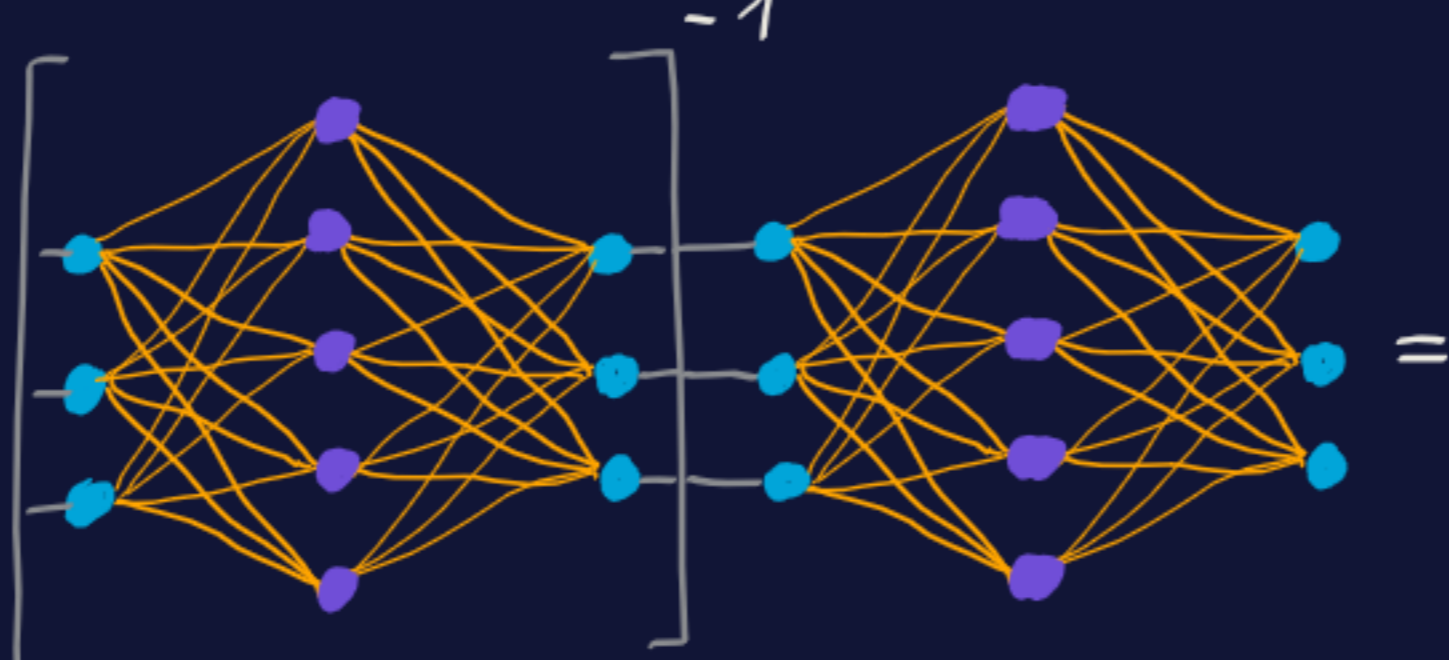
Věta 33:

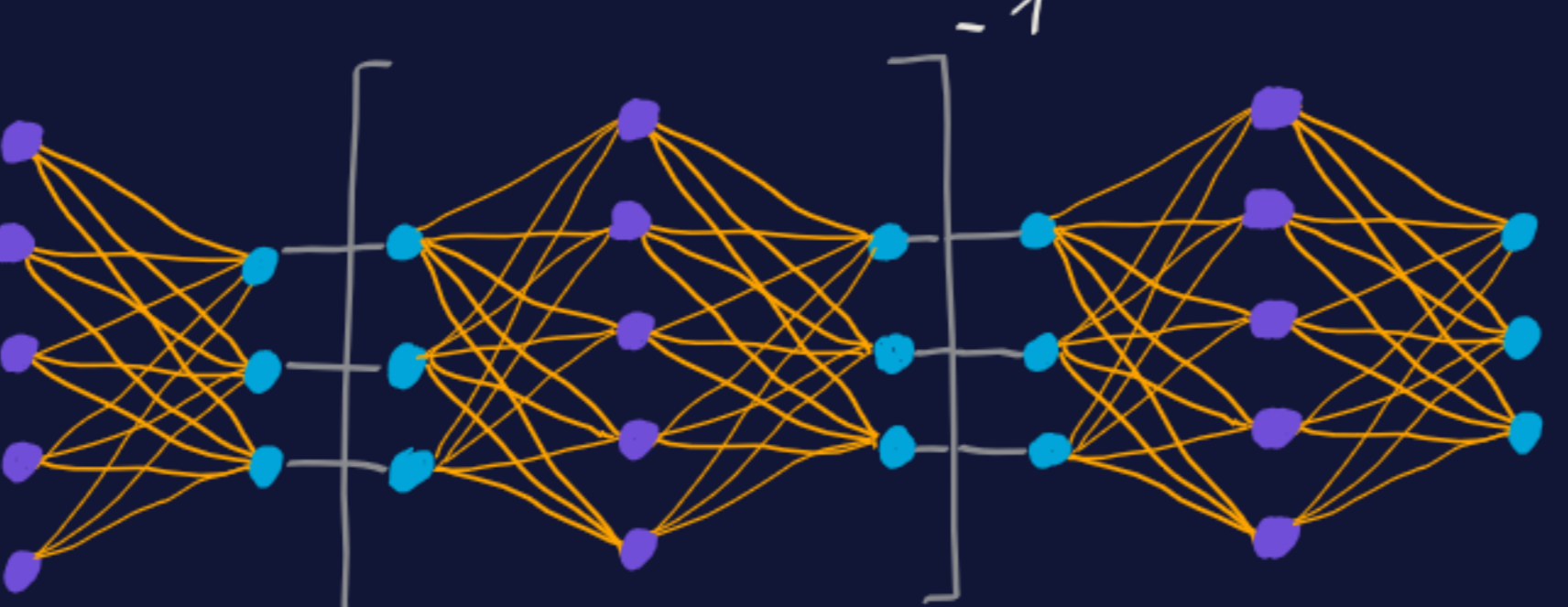
Pro soustavu  $Ax = b$  je  $A^\dagger b$  aproximativní a zároveň minimální řešení.

Pozn:

Pro  $A$  matici s LN2 sloupci:  $A^\dagger = (AA^+)^{-1} A^+ =$   . Opravdu:  
 (všude)  $A^\dagger = A^+ (AA^+)^{-1}$

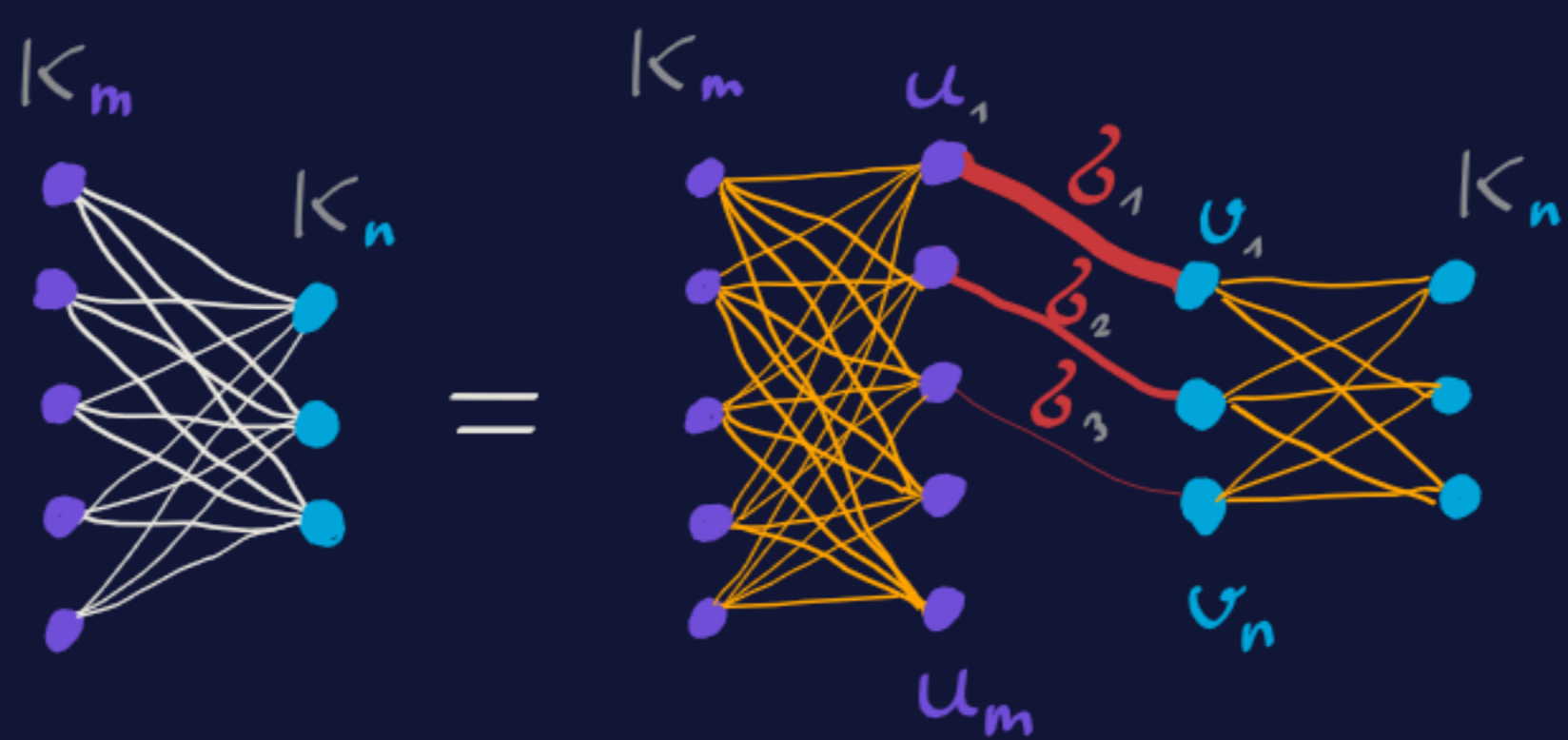
$AA^\dagger =$    $= \begin{bmatrix} P_v \\ B \end{bmatrix}^B$  } hermitovské

$A^\dagger A =$    $= \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = E_v$

$\begin{bmatrix} P_v \\ B \end{bmatrix}^B A =$    $= A$  a jistě  $E_v A^\dagger = A^\dagger$ .

(SVD) Singulární rozklad matice  $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$

$$A = \overbrace{U}^{\text{unitární}} \Sigma \overbrace{V}^{\text{unitární}} \dagger \equiv \begin{pmatrix} | & & | \\ u_1 & \dots & u_m \\ | & & | \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \sigma_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} - & \overline{\sigma_1} & - \\ & \vdots & \\ - & \overline{\sigma_n} & - \end{pmatrix}$$



→ Výpočet:

(1) OG diagonalizace  $A^+A$ , tj. vyjádří:

$$V = \begin{pmatrix} | & & | \\ v_1 & \dots & v_n \\ | & & | \end{pmatrix} \quad A^+A = V \Lambda V^+$$

diagonální, v. čísla seřazena od největšího po nejmenší

(2) Definuj singulární hodnoty:

$$\sigma_i := \sqrt{\lambda_i} \quad \text{pro } i=1, \dots, r \text{ nenulová v. čísla}$$

pro  $i=r+1, \dots$  jsou  $\sigma_i$  nulová

(3) Definuj  $\begin{cases} u_1, \dots, u_r \text{ jako } u_i := \frac{1}{\sigma_i} A v_i \\ u_{r+1}, \dots, u_m \text{ libovolně tak, aby } u_1, \dots, u_m \text{ byla ON} \end{cases}$

• Př. (Záh 1)  $A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ , ověř si, že  $\lambda=2$  a  $\begin{cases} \text{AlgNás}(\lambda) = 2 \\ \text{GeomNás}(\lambda) = \ker(A - \lambda E) = 1 \end{cases}$  tj.  $A$  není diagonalizovatelná.

• SVD rozklad:

$$(1) A^+A = \begin{pmatrix} 4 & 6 \\ 6 & 13 \end{pmatrix} \quad 0 \stackrel{!}{=} \det \begin{pmatrix} 4-\lambda & 6 \\ 6 & 13-\lambda \end{pmatrix} = (4-\lambda)(13-\lambda) - 36 = 52 - 17\lambda + \lambda^2 - 36 = \lambda^2 - 17\lambda + 16 = (\lambda-1)(\lambda-16)$$

$$\Rightarrow \begin{matrix} \lambda_1 = 16 & \ker \begin{pmatrix} 4-16 & 6 \\ 6 & 13-16 \end{pmatrix} = \ker \begin{pmatrix} -12 & 6 \\ 6 & -3 \end{pmatrix} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\rangle & v_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \\ \lambda_2 = 1 & \ker \begin{pmatrix} 4-1 & 6 \\ 6 & 13-1 \end{pmatrix} = \ker \begin{pmatrix} 3 & 6 \\ 6 & 12 \end{pmatrix} = \left\langle \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix} \right\rangle & v_2 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$(2) \begin{cases} \sigma_1 := \sqrt{\lambda_1} = 4 \\ \sigma_2 := \sqrt{\lambda_2} = 1 \end{cases}$$

$$(3) \begin{cases} u_1 := \frac{1}{4} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} \\ u_2 := \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} \end{cases}$$

$$A = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$$

• Polární rozklad čtvercové matice  $A$  je jednoznačný

rozklad na:

$$A = \underbrace{W^c}_{\text{unitární}} \underbrace{P}_{\text{hermitovská, pozitivně definitní}}$$

↳ Pomocí SVD:

$$A = U \Sigma V^+ = \underbrace{UV^+}_{W^c} \underbrace{V \Sigma V^+}_{P}$$

• Pozn: Pro  $z \in \mathbb{C}^{1 \times 1}$ :  $z = e^{i\varphi} \cdot |z|$

•  $P_U$  (Záh 1)

• Polární rozklad:

SVD rozklad už máme

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$$

$$W = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 4 & 3 \\ -3 & 4 \end{pmatrix}$$

$$P = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 8 & 6 \\ 6 & 17 \end{pmatrix}$$

• Konečně, ze SVD rozkladu:

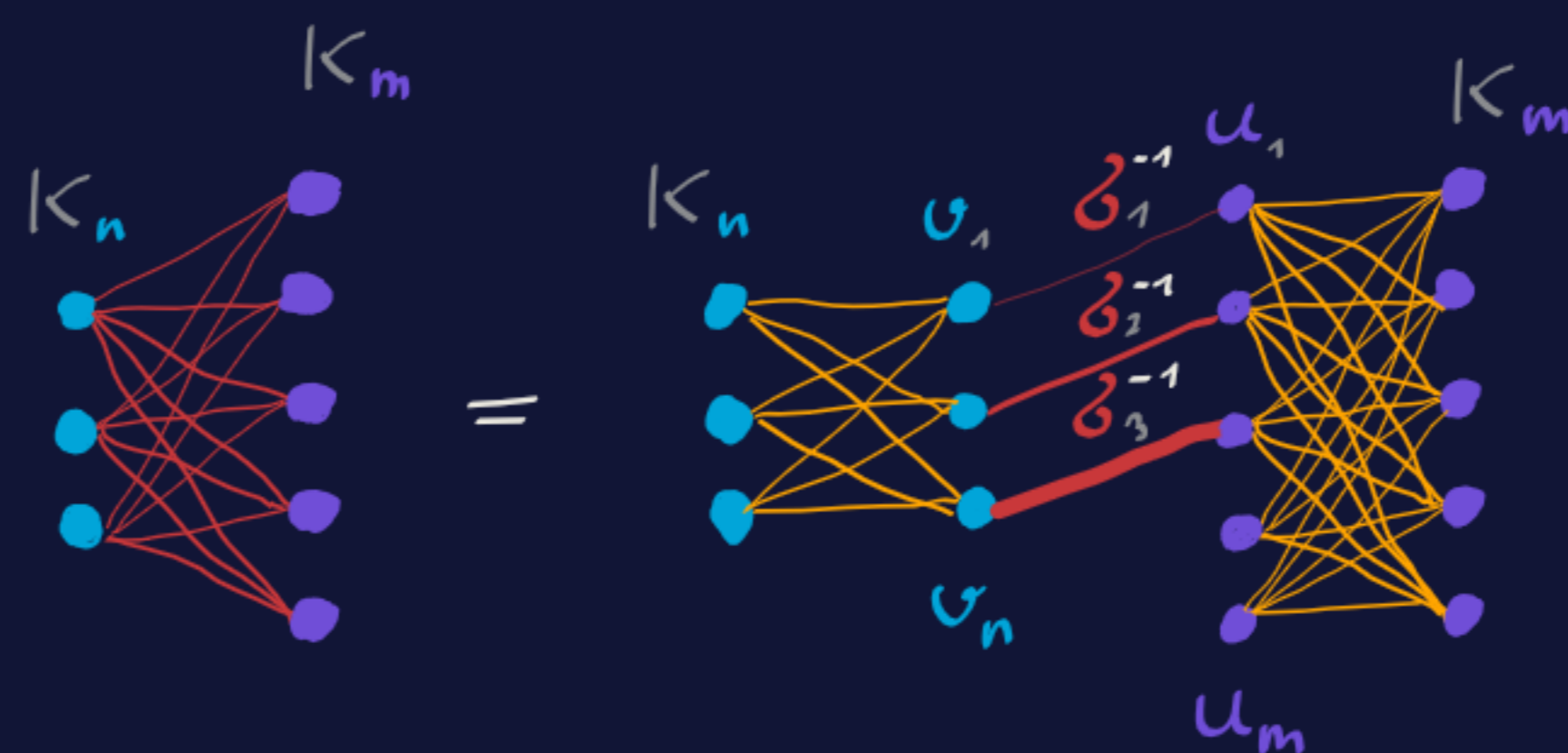
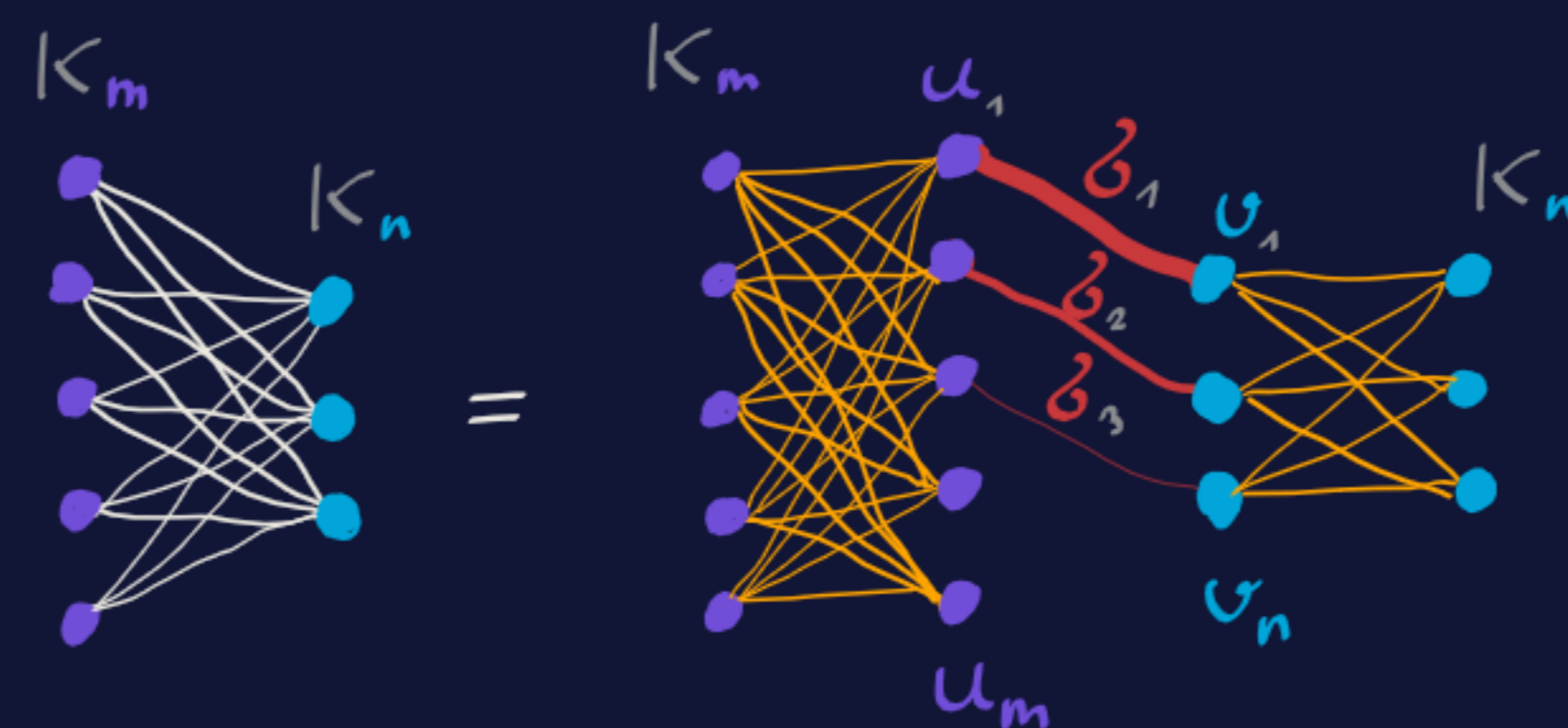
$$A = U \Sigma V^+$$

získáme **pseudoinverzi**.

• Tvrzení:

$$A^\dagger = V \Sigma^\dagger U^+$$

$$\text{kde } \Sigma^\dagger = \begin{pmatrix} \delta_1^{-1} & 0 \\ & \ddots \\ 0 & \ddots \end{pmatrix}$$



porovnej

•  $P_U$  (Záh 1) Najdi **pseudoinverzi** matic:  $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $B = (1 \ 1)$ ,  $C = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

• A má LNž sloupce:  $A^\dagger = (A^+ A)^{-1} A^+ = ((1 \ 1) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix})^{-1} (1 \ 1) = \frac{1}{2} (1 \ 1)$

• B má LNž řádky:  $B^\dagger = B^+ (B B^+)^{-1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} ((1 \ 1) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix})^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

• Singulární rozklad C:

$$C = U \Sigma V^+ = \dots = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$C^\dagger = V \Sigma^\dagger U^+ = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

• Více o maticích jako **grafech**, základní myšlenky zavedení **pravděpodobnosti** (v kvantové mechanice) pomocí **skalárního součinu** a souvislosti **SVD** a **entanglementu** na blogu Math3ma

↳ "Viewing Matrices & Probability as Graphs"

↳ "A First Look at Quantum Probability, Part 1,2"

↳ "Understanding Entanglement with SVD"