

# Lineární algebra 1

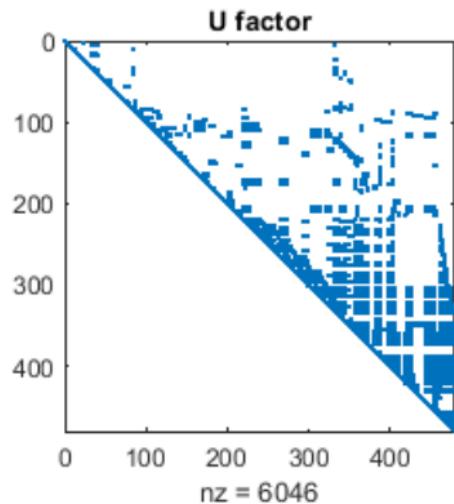
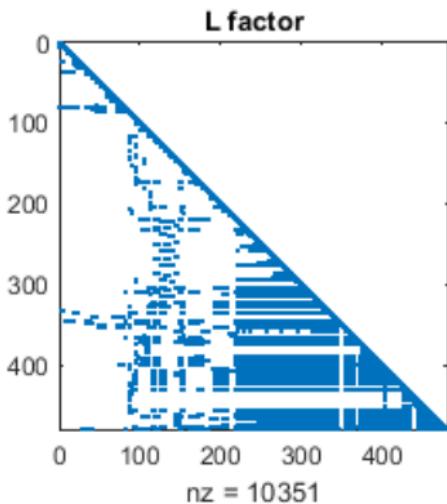
Martin Balko

## 13. přednáška

7. ledna 2021



# LU rozklad



Zdroj: <https://mathworks.com/>

## LU rozklad

- LU rozklad matice  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je rozklad na součin  $A = LU$ , kde  $L$  je dolní trojúhelníková matice s jedničkami na diagonále a  $U$  horní trojúhelníková matice.
- Příklad:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 4 & 1 & 7 \\ -6 & -2 & -12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ -3 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} = LU.$$

- Slouží k usnadnění výpočtů.
- LU rozklad úzce souvisí s odstupňovaným tvarem matice  $A$ . Matice  $U$  odpovídá odstupňovanému tvaru matice  $A$ . Matice  $L$  představuje akumulované elementární úpravy.

## LU rozklad a elementární řádkové úpravy

- Nechť při převodu matice  $A$  na odstupňovaný tvar  $U$  z elementárních úprav používáme pouze přičtení  $\alpha$  násobku řádku  $i$  k nějakému řádku  $j$  pod ním (tedy bez prohazování řádků).
- Matice  $E_{i,j}(\alpha)$  těchto úprav je dolní trojúhelníková:

$$E_{i,j}(\alpha) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \ddots & \ddots & & & \vdots \\ & & 1 & \ddots & \vdots \\ \alpha & & & \ddots & 0 \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$$

a její inverz  $E_{i,j}(\alpha)^{-1} = E_{i,j}(-\alpha)$  taky.

- Součinem dolních trojúhelníkových matic je dolní trojúhelníková matice a tedy při (tomto speciálním) převodu  $E_k \cdots E_1 A = U$  dostáváme matici  $L$  jako  $L = E_1^{-1} \cdots E_k^{-1}$ .

## Algoritmus získání LU rozkladu

- Matice  $L$  a  $U$  jde udržovat v jedné matici. Asymptotická složitost LU rozkladu je pak stejná jako složitost výpočtu REF tvaru, tedy  $\frac{2}{3}n^3$ .
- Stačí při převodu na odstupňovaný tvar pod diagonálu namísto nul psát hodnoty  $-\alpha$  na pozici  $(j, i)$  při použití úpravy  $E_{i,j}(\alpha)$ .
- Příklad (hodnoty  $\alpha$  jsou fialové):

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 4 & 1 & 7 \\ -6 & -2 & -12 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 2 & -1 & 1 \\ -6 & -2 & -12 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 2 & -1 & 1 \\ -3 & 1 & -3 \end{pmatrix}$$
$$\sim \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 2 & -1 & 1 \\ -3 & -1 & -2 \end{pmatrix}.$$

Tedy

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 4 & 1 & 7 \\ -6 & -2 & -12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ -3 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} = LU.$$

## Co prohazování řádků?

- Algoritmus se dá adaptovat i na případ, když při elementárních úpravách musíme někde prohodit řádky.
- Bez prohazování řádků LU rozklad neexistuje vždy, například pro matici

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

- Po vhodném prohození řádků už LU rozklad vždy existuje.

### Tvrzení

Každá matice  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  lze rozložit na tvar  $PA = LU$ , kde  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je permutační matice,  $L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je dolní trojúhelníková matice s jedničkami na diagonále a  $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$  horní trojúhelníková matice.

- Matice  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je **permutační maticí**, pokud existuje permutace  $p \in S_n$  taková, že  $P_{i,j} = 1$ , pokud  $p(i) = j$  a  $P_{i,j} = 0$  jinak.

## Důkaz tvrzení o prohazování řádků u LU rozkladu

- Nechť matice  $A$  je upravena na tvar  $E_\ell \cdots E_1 A$  pomocí  $\ell$  elementárních úprav přičtení násobku řádku k nějakému pod ním. Nechť  $E_\ell = E_{p,q}(\alpha)$ . Nechť nyní potřebujeme prohodit řádky  $i$  a  $j$  s  $i < j$ , což je reprezentováno maticí  $E_{i,j}$ . Potom nutně  $q < i$ .
- Pokud  $\{i,j\} \cap \{p,q\} = \emptyset$ , pak  $E_{i,j} E_{p,q}(\alpha) = E_{p,q}(\alpha) E_{i,j}$ .
- Jinak  $p \in \{i,j\}$  a pro  $p = i$  máme  $E_{i,j} E_{p,q}(\alpha) = E_{j,q}(\alpha) E_{i,j}$ . Pro  $p = j$  analogicky  $E_{i,j} E_{p,q}(\alpha) = E_{i,q}(\alpha) E_{i,j}$ .
- Tedy lze psát  $E_{i,j} E_\ell = E'_\ell E_{i,j}$ , kde  $E'_\ell$  je matice elementární úpravy přičtení násobku řádku k nějakému pod ním. Nakonec tak přepíšeme

$$E_{i,j} E_\ell \cdots E_1 A = E'_\ell \cdots E'_1 E_{i,j} A.$$

- Tento postup lze aplikovat pokaždé, když musíme vyměnit dva řádky. Takže po upravení na odstupňovaný tvar  $U$  máme  $E'_k \cdots E'_1 E_{i_1,j_1} \cdots E_{i_r,j_r} A = U$ . Tedy  $PA = LU$ , kde  $L = (E'_k \cdots E'_1)^{-1}$  je dolní trojúhelníková matice s jedničkami na diagonále a  $P = E_{i_1,j_1} \cdots E_{i_r,j_r}$  je permutační maticí.

□

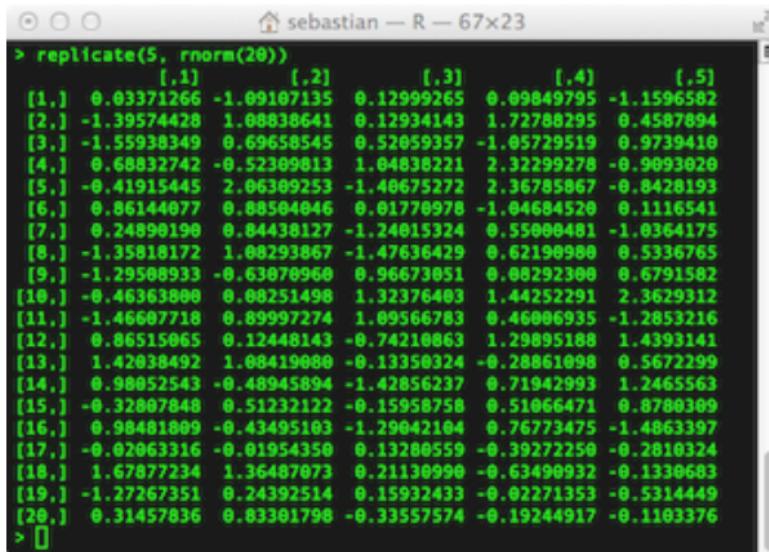
## Použití LU rozkladu

- LU rozklad „předzpracuje“ matici  $A$ , aby výpočty s ní byly jednodušší.
- Má uplatnění například počítání determinantu  $\det(A) = \det(L)\det(U)$  nebo pro řešení soustav rovnic.
- Použití LU rozkladu pro řešení soustavy  $Ax = b$ :
  - ① Najdi LU rozklad  $A = LU$ ,
  - ② vyřeš soustavu  $Ly = b$  dopřednou substitucí,
  - ③ vyřeš soustavu  $Ux = y$  zpětnou substitucí.
- Příklad:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 1 & 3 & -1 \\ 4 & 1 & 7 & 5 \\ -6 & -2 & -12 & -2 \end{array} \right) \Rightarrow \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 2 & 1 & 0 & 5 \\ -3 & -1 & 1 & -2 \end{array} \right) \rightarrow \mathbf{y} = (-1, 7, 2)^{\top}$$
$$\Rightarrow \left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 1 & 3 & -1 \\ 0 & -1 & 1 & 7 \\ 0 & 0 & -2 & 2 \end{array} \right) \rightarrow \mathbf{x} = (5, -8, -1)^{\top}.$$

- Kroky 2 a 3 stačí použít pro různá  $b$ , čímž se dá snadno spočítat  $A^{-1}$ , stačí vzít jako praví strany  $e_1, \dots, e_n$  a jako proměnné sloupce  $A^{-1}$ .

# Numerická stabilita při řešení soustav, iterativní metody



The screenshot shows a RStudio session window titled "sebastian — R — 67x23". It displays a 5x5 matrix generated by the command `replicate(5, rnorm(20))`. The matrix contains 25 random numbers from a standard normal distribution.

	[.1]	[.2]	[.3]	[.4]	[.5]
[1,]	0.03371266	-1.09107135	0.12999265	0.09849795	-1.1596582
[2,]	-1.39574428	1.08838641	0.12934143	1.72788295	0.4587894
[3,]	-1.55938349	0.69658545	0.52059357	-1.05729519	0.9739410
[4,]	0.68832742	-0.52309813	1.04838221	2.32299278	-0.5093820
[5,]	-0.41915445	2.06309253	-1.40675272	2.36785867	-0.8428193
[6,]	0.86144077	0.88504046	0.01770978	-1.04684520	0.1116541
[7,]	0.24890190	0.84438127	-1.24015324	0.550000481	-1.0364175
[8,]	-1.35818172	1.08293867	-1.47636429	0.62196980	0.5336765
[9,]	-1.29508933	-0.63070960	0.96673051	0.08292300	0.6791582
[10,]	-0.46363800	0.08251498	1.32376403	1.44252291	2.3629312
[11,]	-1.46607718	0.89997274	1.09566783	0.460006935	-1.2853216
[12,]	0.86515065	0.12448143	-0.74210863	1.29895188	1.4393141
[13,]	1.42038492	1.08419080	-0.13350324	-0.28861098	0.5672299
[14,]	0.98052543	-0.48945894	-1.42856237	0.71942993	1.2465563
[15,]	-0.32807848	0.51232122	-0.15958758	0.51066471	0.8780309
[16,]	0.98481009	-0.43495103	-1.29042104	0.767733475	-1.4863397
[17,]	-0.02063316	-0.01954350	0.13200559	-0.39272250	-0.2810324
[18,]	1.67877234	1.36487073	0.21130990	-0.63499932	-0.1330603
[19,]	-1.27267351	0.24392514	0.15932433	-0.02271353	-0.5314449
[20,]	0.31457836	0.83301798	-0.33557574	-0.19244917	-0.1103376

Zdroj: <https://sebastianraschka.com/>

## Numerická stabilita při řešení soustav

- Při numerickém řešení na počítačích dochází k zaokrouhlovacím chybám a vypočtený výsledek se může diametrálně lišit od správného řešení.
- To nastává hlavně u špatně podmíněných matic. Ty mají blízko k singulární matici a dochází u nich k amplifikaci zaokrouhlovacích chyb.
- Příklad špatně podmíněných matic:
  - Tyto dvě soustavy se liší jen zaokrouhlením  $\frac{1}{15}$  na 3 desetinná místa:

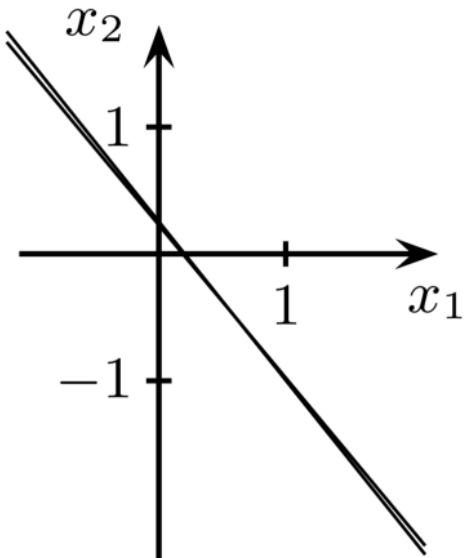
$$0,835x_1 + 0,667x_2 = 0,168, \quad 0,835x_1 + 0,667x_2 = 0,168,$$

$$0,333x_1 + 0,266x_2 = 0,067 \quad 0,333x_1 + 0,266x_2 = 0,066$$

První soustava má řešení  $(x'_1, x'_2) = (-1, 1)$ , zatímco druhá má řešení  $(x''_1, x''_2) = (-666, 834)$ .

## Špatná podmíněnost geometricky

- Geometrickou představou je zde průsečík dvou téměř identických přímek, takže malá změna v datech znamená potenciálně velkou změnu v průsečíku.



## Jiný příklad špatně podmíněných matic

- Hilbertova matice  $H_n$  řádu  $n$  je definována předpisem  $(H_n)_{i,j} = \frac{1}{i+j-1}$  pro každé  $i, j = 1, \dots, n$ .
- Příklad:

$$H_3 = \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 1/3 \\ 1/2 & 1/3 & 1/4 \\ 1/3 & 1/4 & 1/5 \end{pmatrix}$$

- Potom soustava  $H_n x = b$ , kde  $b = H_n e$  pro  $e = (1, \dots, 1)^\top$  má jako (jediné) řešení evidentně  $x = e$ .
- Výpočty v Matlabu ovšem při přesnosti 52 bitů (tedy zhruba  $10^{-16}$ ) ukázaly následující řešení:

<i>n</i>	rozsah složek řešení
8	$x_i = 1$
10	$x_i \in [0, 9997, 1, 0003]$
12	$x_i \in [0, 7000, 1, 2555]$
14	$x_i \in [-5, 5807, 6, 6260]$

## Výpočty nad špatně podmíněnými maticemi

- Gaussova eliminace předvedená na přednášce je na zaokrouhlovací chyby citlivá, ale existují stabilnější metody.
- **Parciální pivotizace** často vede k přesnějšímu řešení. Připomenutí: v algoritmu  $REF(A)$  se jedná o volbu indexu  $k$  takového, že  $a_{k,j} \neq 0$ ,  $k \geq i$  a  $|a_{k,j}|$  má maximální absolutní hodnotu.
- **Příklad:** Řešme soustavu na 3 platné číslice (řešením je  $(\frac{1000}{2001}, -\frac{2000}{2001})^T$ ):

$$10^{-3}x_1 - x_2 = 1,$$

$$2x_1 + x_2 = 0.$$

Výpočet bez parciální pivotizace:

$$\begin{pmatrix} 10^{-3} & -1 & | & 1 \\ 2 & 1 & | & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & -1000 & | & 1000 \\ 2 & 1 & | & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & -1000 & | & 1000 \\ 0 & \mathbf{2000} & | & -2000 \end{pmatrix}$$
$$\sim \begin{pmatrix} 1 & -1000 & | & 1000 \\ 0 & \mathbf{1} & | & -1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & | & 0 \\ 0 & 1 & | & -1 \end{pmatrix} \rightarrow (0, -1)^T$$

Výpočet s parciální pivotizací:

$$\begin{pmatrix} 10^{-3} & -1 & | & 1 \\ 2 & 1 & | & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 2 & 1 & | & 0 \\ 10^{-3} & -1 & | & 1 \end{pmatrix} \sim \dots \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & | & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & | & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \left(\frac{1}{2}, -1\right)^T$$

## Iterativní metody

- Některé praktické úlohy vedou na velké, ale řídké, soustavy. Například soustavy řádu  $n = 10^7$ , kde každý řádek má nanejvýš  $k = 10$  nenulových hodnot.
- Gaussova eliminace není vhodnou metodou na řešení takových úloh, protože matici A zahustí, neboli výrazně vzroste podíl nenulových prvků.
- Iterativní metody jsou zde výhodnější.
  - Od počátečního vektoru postupně konvergují k řešení soustavy.
  - Výhody: menší citlivost k zaokrouhlovacím chybám, menší časové a paměťové nároky pro velké a řídké soustavy.
- Ukážeme si Gaussovou–Seidelovu metodu.
  - Nekonverguje k řešení vždycky, jen pro určité třídy matic. Například, když v každém řádku je diagonální prvek větší než součet absolutních hodnot zbývajících prvků.
  - Vyžaduje pouze řádově  $2kn$  aritmetických operací na jednu iteraci.

## Gaussova–Seidelova metoda

- Ukážeme ji na konkrétním soustavě:

$$6x + 2y - z = 4$$

$$x + 5y + z = 3$$

$$2x + y + 4z = 27.$$

Po přepsání máme

$$x = (4 - 2y + z)/6$$

$$y = (3 - x - z)/5$$

$$z = (27 - 2x - y)/4.$$

- Zvolme  $x^{(0)} = y^{(0)} = z^{(0)} = 1$  a poté pro  $i \geq 1$  položme

$$x^{(i)} = (4 - 2y^{(i-1)} + z^{(i-1)})/6$$

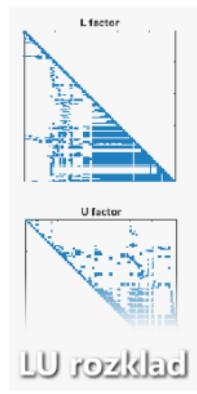
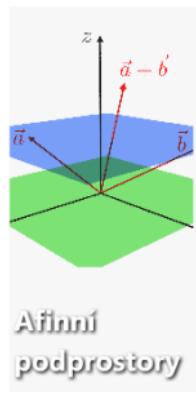
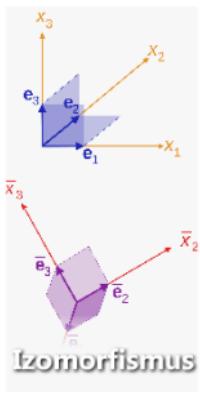
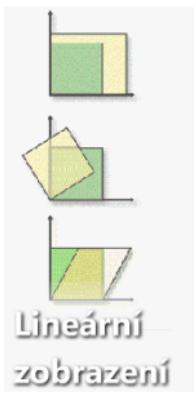
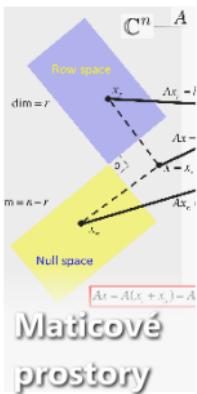
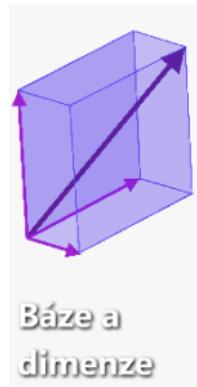
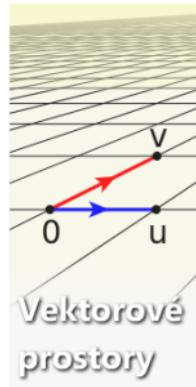
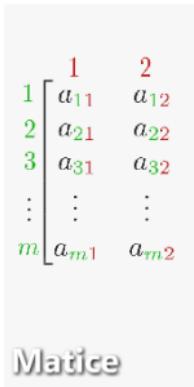
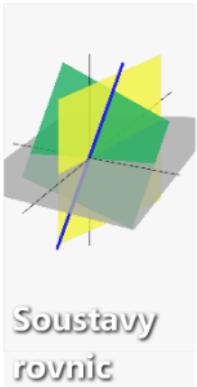
$$y^{(i)} = (3 - x^{(i-1)} - z^{(i-1)})/5$$

$$z^{(i)} = (27 - 2x^{(i-1)} - y^{(i-1)})/4.$$

- Již po šesti iteracích dostáváme  $(1, 999624, -0, 999895, 6, 000212)^\top$ , což je velmi blízko skutečnému řešení  $(2, -1, 6)^\top$

# Zkoušky

- Průběh zkoušky:
  - Ústní s písemnou přípravou. Maximálně na 4 hodiny (09:00–13:00 nebo 14:00–18:00).
  - výběr tématu a poté otázky z něj (přehledový výčet, vybraný důkaz a otázka na ano/ne na konkrétním příkladě).
- Termíny (další přibydou):
  - 14.1. – dopoledne + odpoledne
  - 18.1. – dopoledne + odpoledne
  - 21.1. – dopoledne + odpoledne
  - 28.1. – dopoledne + odpoledne
  - 4.2. – dopoledne + odpoledne
  - 11.2. – dopoledne + odpoledne
- Distanční zkoušky jen v krajních případech.
- Rozsah: vše, co jsme probrali (viz rozpis jednotlivých přednášek).



Děkuji za pozornost a hodně štěstí u zkoušek.