

IDAG: Matrisfaktorisering
Blockmatriser

Mål: Bestämma $A=LU$

Se fördelar med faktoriseringar
och partitioneringar

Ex. (Rep. av elementära matriser.)

Enkel radreducering:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & -1 \\ -4 & -5 & 3 \\ 2 & 10 & 4 \end{bmatrix} \xrightarrow{\substack{R_2 + 2R_1 \\ R_3 - R_1}} \sim \begin{bmatrix} 2 & 4 & -1 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 6 & 5 \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}}_{E_2} \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}}_{E_1} A$$

ETT steg till:

$$A \sim \begin{bmatrix} 2 & 4 & -1 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix} = U = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \end{bmatrix}}_{E_3} E_2 E_1 A$$

Dvs. $A \sim U = E_3 E_2 E_1 A$

Generellt: $E_p \cdots E_2 E_1 A = U$

där U är trappstegsformen av A .

Def. En matris $A=(a_{ij})$ är

undertriangulär om $a_{ij}=0$ då $j>i$

övertriangulär om $a_{ij}=0$ då $j<i$



Drs.

$$\begin{bmatrix} * & 0 & 0 \\ * & * & 0 \\ * & * & * \end{bmatrix} \quad \text{eller} \quad \begin{bmatrix} * & * & * \\ 0 & * & * \\ 0 & 0 & * \end{bmatrix}$$

Observation: U övertriangulär, och om vi inte gör radbyten så är varje E_k undertriangulär.

Men då är också $E_p \dots E_1$ undertriangulär!

Bevis: $B = (b_{ij})$, $C = (c_{ij})$ undertriangulära:

$$b_{ij} = c_{ij} = 0 \quad \text{då } j > i.$$

$$(BC)_{ij} = \sum_{k=1}^n b_{ik} c_{kj} = \sum_{k=1}^i b_{ik} c_{kj}, \quad \text{och}$$

$$j > i \Rightarrow j > k \Rightarrow c_{kj} = 0 \Rightarrow (BC)_{ij} = 0. \quad \square$$

Eftersom E_k är inv. är $E_p \dots E_1$ också inv.

så $A = LU$ där $L = (E_p \dots E_1)^{-1} = E_1^{-1} \dots E_p^{-1}$

och L undertriangulär eftersom L^{-1} undertriang.
(Övn. 2.5.19!)

Även: E_k har värdet 1 på diagonalen $\Rightarrow L$ också

Def: En LU-faktorisering av $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ges av en undertriangulär matris L med värdet 1 på diagonalen, och en övertriangulär matris U sådana att $A = LU$.

För att bestämma L, U kan vi radreducera A och multiplicera ihop L via E_k^{-1} .

Mer effektivt är att observera att

$$E_p \cdots E_1 L = I$$

och direkt sätta in element i L så att detta gäller.

Ex. (samma A)

Bara E_1, E_2 påverkar första kolonnen av A och de rör en enda rad vardera. Alltså måste första kolonnen av L vara $\begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$.

(Detta är första pivotkolonnen, delat med pivot-elementet.)

Bara E_3 påverkar kolonn nr. 2, så kolonn 2 av L måste vara $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$.

(Andra pivotkolonnen, delat med pivotelementet.)

Sista kolonnen är säklart $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$.

$$\text{Alltså: } L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix} \quad \left(\begin{array}{l} \text{Kontrollera att} \\ A=LU! \end{array} \right)$$

Notera att vi måste radreducera, men vi behöver inte matrismultiplicera.

Varför är detta bra?

Vi kan nu lösa $Ax=b$ effektivt via en tråstegsprocess.

Låt $y=Ux$ vara en ny (okänd) variabel

Då har vi \longrightarrow

$$\begin{cases} Ly = b \\ Ux = y \end{cases} \quad (Ax = LUx = b)$$

Att lösa $Ly = b$ är lätt då det har formen

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ * & 1 & 0 & 0 \\ * & * & 1 & 0 \\ * & * & * & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ b_n \end{bmatrix}$$

Detta kallas framåtsubstitution, vi löser först ut y_1 , sen y_2 , osv.

När vi har y kan vi lösa $Ux = y$:

$$\begin{bmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_n \end{bmatrix} \quad (\text{bakåtsubstitution})$$

Mycket billigare ($\sim 2n^2$ operationer) än att

lösa $Ax = b$ direkt ($\sim \frac{2}{3}n^3$ oper.).

(Bestämma $A=LU$ också $\sim \frac{2}{3}n^3$, så bara fördel för flera olika högerled.)

Det finns många andra faktoriseringar med andra fördelar, t.ex. QR, VDV^{-1} , $USVT$, LLT , ...

De två första återkommer vi till senare i kursen.

Blockmatriser

Om A och B har samma antal rader kan vi bilda en större matris $\begin{bmatrix} A & B \end{bmatrix}$. På samma sätt,

$\begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}$ om dimensionerna passar ihop.

Vi kan såklart även göra tvärtom:

Ex. Låt $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$. Då kan vi skriva

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \text{ med } A_{11} = I_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, A_{12} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} \\ A_{21} = 0_{1 \times 2} = [0 \ 0], A_{22} = [4].$$

Poängen med detta är att förenkla matrissräkningar.

Om $A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix}$ med samma blockindelning

så är $A + B = \begin{bmatrix} A_{11} + B_{11} & A_{12} + B_{12} \\ A_{21} + B_{21} & A_{22} + B_{22} \end{bmatrix}$

Vi kan göra dessa beräkningar parallellt, t.ex. på olika processorer i en dator.

Via rad-kolonn-regeln får vi liknande för matrismultiplikation:

Ex. Samma A , nytt $B = \begin{bmatrix} B_{11} \\ B_{21} \end{bmatrix}$ med $B_{11} = \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \end{bmatrix}$
 $B_{21} = [9 \ 10]$

Då är

$$AB = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \\ 9 & 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 + 2 \cdot 9 & 6 + 2 \cdot 10 \\ 7 + 3 \cdot 9 & 8 + 3 \cdot 10 \\ 0 + 4 \cdot 9 & 0 + 4 \cdot 10 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \cdot 9 & 2 \cdot 10 \\ 3 \cdot 9 & 3 \cdot 10 \\ 4 \cdot 9 & 4 \cdot 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} B_{11} \\ A_{21} B_{11} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} A_{12} B_{21} \\ A_{22} B_{21} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} A_{11} B_{11} + A_{12} B_{21} \\ A_{21} B_{11} + A_{22} B_{21} \end{bmatrix}$$

Dvs. vi kan utföra multiplikationen som om blocken vore tal! (Om dimensionerna passar ihop.)

På liknande sätt ser vi att

$$A^T = \begin{bmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T \end{bmatrix}$$

Notera att A_{12} och A_{21} transponerats och bytt plats.
(Övn.: visa detta!)

Vi kan även (ibland) bestämma inverser enklare:

Ex. Låt $A = \begin{bmatrix} A_{11} & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}$ vara inv. med A_{11} och

A_{22} kvadratiska och ansätt $A^{-1} = B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix}$

(samma blockindelning)

Vi får

$$\begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & I \end{bmatrix} = I = AB = \begin{bmatrix} A_{11}B_{11} & A_{11}B_{12} \\ A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21} & A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22} \end{bmatrix}$$

$A_{11}B_{11} = I$ ger (Sats 2.3.8) att A_{11}^{-1} existerar, så

$$\boxed{B_{11} = A_{11}^{-1}} \quad \text{och} \quad A_{11}B_{12} = 0 \Rightarrow \boxed{B_{12} = 0}$$

$$\Rightarrow I = A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22} = A_{22}B_{22}$$

$$\Rightarrow A_{22}^{-1} \text{ existerar och } \boxed{B_{22} = A_{22}^{-1}}$$

Slutligen får vi B_{21} från $A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21} = 0$

så

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} A_{11}^{-1} & 0 \\ -A_{22}^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & A_{22}^{-1} \end{bmatrix}$$

dvs. det räcker att vi kan invertera A_{11} och A_{22} .

Extra: Läs gärna 2.7 i Lay (bra för Lab 3) och nästa sida.

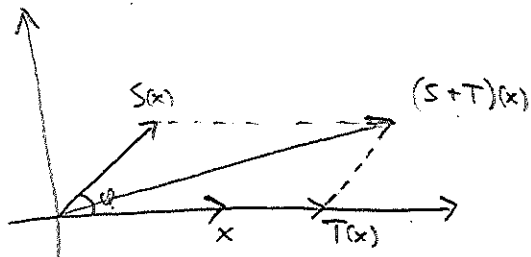
Geometrisk tolkning av matrisoperationer

Vi införde $A+B$, AB och A^{-1} utan mycket mer motivering än att det är "naturligt".

Via tolkningen som linjär avbildning kan vi dock ge en tydlig geometrisk tolkning:

Låt de linjära avbildningarna S och T ges av matriserna A och B . Då ges standardmatrisen för

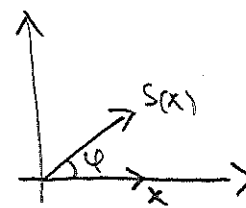
Summan $S+T$ av $A+B$



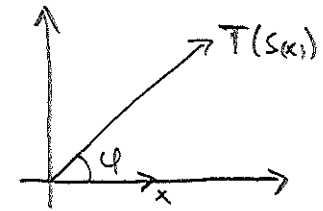
Rotation (S) plus skalning (T)

Kompositionen TS av BA

$$x \xrightarrow{S} S(x) \xrightarrow{T} T(S(x))$$

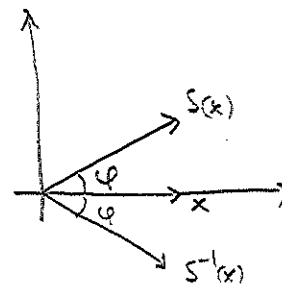
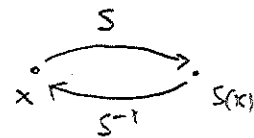


Rotation



Rotation och sen skalning

Inversen $S^{-1}: S(x) \mapsto x$ av A^{-1}



Rotation i omvänd riktning.

(Se Lag, för def. av inversen S^{-1})
(s. 131-132)