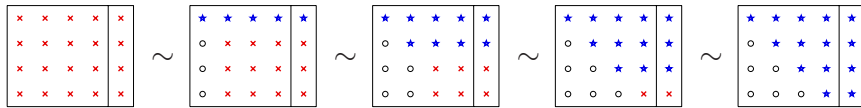


2.2. Gauss elimination

Resumé: Trin 1: $T = (A | b) \sim (U | c)$

Trin 2: Løs $Ux = c$ (vha tilbageløsning)

Trin 1: Successiv elimination af x_k fra ligning $k+1, \dots, n$



\times : Element i aktive del af systemet

\star : Element i $(U | c)$

Værktøj: **Elementar-operationer**, som ikke ændrer løsningen

1° Ombyt to ligninger, dvs rækker i T .

2° Modificér en ligning ved at subtrahere et multiplum af en af de andre ligninger.

Ad 1° Ombytning er nødvendig hvis $a_{kk} = 0$. **Pivotering** forøger nøjagtigheden af den beregnede løsning: Før nul-stilling i k^{te} søjle bestemmes

$$p_k : |a_{p_k, k}| = \max\{|a_{kk}|, \dots, |a_{nk}|\}.$$

Hvis $p_k > k$, så ombyt p_k^{te} og k^{te} ligning.

Ad 2° $T_{i,:} \leftarrow T_{i,:} - \ell_{ik} T_{k,:}$, hvor $\ell_{ik} = a_{ik}/a_{kk}$ er den såkaldte

eliminations-koefficient. Nye koefficient til x_k i den i^{te} ligning:

$$a_{ik} - \frac{a_{ik}}{a_{kk}} a_{kk} = 0.$$

Vi slap altså af med bidrag fra x_k .

Pivotering medfører, at alle $|\ell_{ik}| \leq 1$.

Uden pivotering er der risiko for, at bidraget $-\ell_{ik} T_{k,:}$ "drukner" informationen i den "gamle" i^{te} ligning.

Vil antage, at matricen A er **regulær** \Leftrightarrow alle $u_{ii} \neq 0$, og løsningen x er éntydig.

2.4. Invers matrix pp 29 – 32

Givet $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ og $B \in \mathbb{R}^{n \times q}$. **Matrix ligning**

$$AX = B \Leftrightarrow AX_{:,j} = B_{:,j} \text{ for } j = 1, 2, \dots, q$$

Disse q ligningssystemer kan løses én ad gangen.

Samme beregninger på elementer i A ☹️

Nok så smart: Udvid totalmatricen $(A | B) \sim (U | C)$ 😊

Eksempel 2.10.
$$\left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 3 & 1 & 0 \\ 4 & 5 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{p_1=2} \sim \left(\begin{array}{cc|cc} 4 & 5 & 0 & 1 \\ 2 & 3 & 1 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{\ell_{21}=\frac{1}{2}} \sim \left(\begin{array}{cc|cc} 4 & 5 & 0 & 1 \\ 0 & \frac{1}{2} & 1 & -\frac{1}{2} \end{array} \right)$$

Tilbageløsning (emne for en opgave) giver $X = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -5 & 3 \\ 4 & -2 \end{pmatrix}$

Specielt interesseret i $AX = I$, enhedsmatricen.

Forudsætter at A er regulær. Så er løsningen X éntydig.

Det er den **inverse matrix**, $X = A^{-1}$.
$$F_x \quad \left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 3 & 1 & 0 \\ 4 & 5 & 0 & 1 \end{array} \right)^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -5 & 3 \\ 4 & -2 \end{pmatrix}$$

$$AA^{-1} = I$$

Side 30 vises, at $Ax = b \Leftrightarrow x = A^{-1}b$

og at også $A^{-1}A = I$ (Normalt er $AB \neq BA$)

Ortogonal matrix Q : $Q^T Q = I$. $Q^{-1} = Q^T$

Også $Q Q^T = I$, dvs også Q^T er ortogonal.

NB: " $A^{-1}b$ " skal **ikke** opfattes som en beregningsforskrift, men som kort formulering af "find løsningen til ligningssystemet $Ax = b$ "

Brug $x = A \setminus b$. Det er mere effektivt og mere nøjagtigt end både

$x = (A \setminus \text{eye}(n)) * b$ og $x = \text{inv}(A) * b$

2.5. LU faktorisering. pp 33 – 36

$$\mathbf{T} = \left(\mathbf{A} \mid \mathbf{b} \right) \sim \left(\mathbf{U} \mid \mathbf{c} \right) \quad \text{opnås ved en følge af}$$

1° Rækkeombytninger: $\mathbf{T}_{k,:} \leftrightarrow \mathbf{T}_{p_k,:}$

2° Rækkeoperationer: $\mathbf{T}_{i,:} \leftarrow \mathbf{T}_{i,:} - \ell_{ik} \mathbf{T}_{k,:}$

Effekten på kefficientmatricen kan udtrykkes ved

LU faktorisering af \mathbf{A} : $\mathbf{P}\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{U}$

\mathbf{U} : Den resulterende øvre trekantmatrix

\mathbf{P} : Opsamler rækkeombytningerne. Permutationsmatrix.

\mathbf{L} : Enheds nedre trekantmatrix, dvs $(\mathbf{L})_{ii} = 1$.

Eliminationskoefficienter i strengt nedre trekant.

$(\mathbf{L})_{ik} \leftarrow \ell_{ik}$. Skifter række hvis efterfølgende $p_j > j$.

Højresiden \mathbf{b} optræder ikke i faktoriseringen, men

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \Leftrightarrow \mathbf{P}\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{L}\mathbf{U}\mathbf{x} = \mathbf{P}\mathbf{b}$$

Kan løses i to trin

1° løs $\mathbf{L}\mathbf{c} = \mathbf{P}\mathbf{b}$ (Samme ombytninger i højresiden. Fremadløsning)

2° løs $\mathbf{U}\mathbf{x} = \mathbf{c}$ (Tilbageløsning)

Eksempel 2.21. Hvad koster det ? Traditionelt nøjes man med at tælle antallet af flops (floating point operations), dvs simple aritmetisk operationer.

Beregning af LU faktoriseringen koster $(\frac{2}{3}n^3 - \frac{1}{2}n^2 - \frac{1}{6}n)$ flops. For store n dominerer det første led, og vi nøjes med at medtage dette.

Ca antal flops
til beregning af

$\mathbf{P}\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{U}$	løsn. af $\mathbf{L}\mathbf{c} = \mathbf{P}\mathbf{b}$	løsn. af $\mathbf{U}\mathbf{x} = \mathbf{c}$	$\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{x}$	\mathbf{A}^{-1}
$\frac{2}{3}n^3$	n^2	n^2	$2n^2$	$2n^3$

Eksempel 2.16 – 2.17.

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \begin{matrix} \sim \\ p_1 = 3 \\ \ell_{21} = \frac{4}{7} \\ \ell_{31} = \frac{1}{7} \end{matrix} \begin{pmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 0 & \frac{3}{7} & \frac{6}{7} \\ 0 & \frac{6}{7} & \frac{12}{7} \end{pmatrix} \begin{matrix} \sim \\ p_2 = 3 \\ \ell_{32} = \frac{1}{2} \end{matrix} \begin{pmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 0 & \frac{6}{7} & \frac{12}{7} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \mathbf{U}.$$

Nu skal “ \sim ” læses “omformes til”.

\mathbf{P} fremkommer fra \mathbf{I} når den underkastes de samme rækkeombytninger

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \sim \\ p_1 = 3 \end{matrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{matrix} \sim \\ p_2 = 3 \end{matrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \mathbf{P}.$$

\mathbf{P} er en ortogonal matrix; $\mathbf{P}^{-1} = \mathbf{P}^T$.

$$\mathbf{L} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{7} & 1 & 0 \\ \frac{4}{7} & \frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}$$

2.6. SPD systemer pp 36 – 40

\mathbf{A} er SPD hvis den er symmetrisk: $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ dvs $a_{ij} = a_{ji}$

og positivt definit: $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$ for alle $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$

Eksempel 2.22. $\mathbf{A} = \mathbf{F}^T \mathbf{F}$, hvor $\mathbf{F} \in \mathbb{R}^{m \times n}$. (Normalligninger)

\mathbf{A} er symmetrisk: $\mathbf{A}^T = \mathbf{F}^T (\mathbf{F}^T)^T = \mathbf{F}^T \mathbf{F} = \mathbf{A}$

Hvis \mathbf{F} har lineært uafhængige søjler, så er $\mathbf{y} = \mathbf{F}\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ hvis $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, og

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{F}^T \mathbf{F} \mathbf{x} = \mathbf{y}^T \mathbf{y} = y_1^2 + \dots + y_m^2 > 0 \quad \mathbf{A} \text{ er SPD}$$

Rækkeombytninger ødelægger symmetrien. Undlad pivotering. Kan vises, at det ikke ødelægger nøjagtigheden. Dvs $\mathbf{P} = \mathbf{I}$ og $\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{U}$

Eksempel 2.23.

$$\begin{pmatrix} 4 & 12 & -8 & 16 \\ 12 & 45 & -33 & 66 \\ -8 & -33 & 41 & 30 \\ 16 & 66 & 30 & 502 \end{pmatrix} \begin{matrix} \sim \\ \ell_{21}=3 \\ \ell_{31}=-2 \\ \ell_{41}=4 \end{matrix} \begin{pmatrix} 4 & 12 & -8 & 16 \\ 0 & 9 & -9 & 18 \\ 0 & -9 & 25 & 62 \\ 0 & 18 & 62 & 438 \end{pmatrix} \begin{matrix} \sim \\ \ell_{32}=-1 \\ \ell_{42}=2 \end{matrix}$$

$$\begin{pmatrix} 4 & 12 & -8 & 16 \\ 0 & 9 & -9 & 18 \\ 0 & 0 & 16 & 80 \\ 0 & 0 & 80 & 402 \end{pmatrix} \begin{matrix} \sim \\ \ell_{43}=5 \end{matrix} \begin{pmatrix} 4 & 12 & -8 & 16 \\ 0 & 9 & -9 & 18 \\ 0 & 0 & 16 & 80 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = U$$

☹ Symmetri bevares. Regn kun på halvdelen. $\frac{1}{3}n^3$ flops.

$$L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 3 & 1 & & \\ -2 & -1 & 1 & \\ 4 & 2 & 5 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 4 & & & \\ & 9 & & \\ & & 16 & \\ & & & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 4 \\ & 1 & -1 & 2 \\ & & 1 & 5 \\ & & & 1 \end{pmatrix} = D L^T$$

Generelt for en symmetrisk matrix: **LDL faktorisering**: $A = L D L^T$

Bør kun bruges hvis A også er PD. Er den det ?

L^T har lineært uafhængige søjler og derfor er $y = L^T x \neq 0$ hvis $x \neq 0$.

$$x^T A x = x^T L D L^T x = y^T D y = d_{11}y_1^2 + d_{22}y_2^2 + \dots + d_{nn}y_n^2$$

M.a.o: A er PD hvis og kun hvis alle $d_{ii} > 0$ dvs alle $u_{ii} > 0$

Stop beregningerne hvis man møder en $u_{ii} \leq 0$. Så skal man begynde forfra med den generelle metode med pivotering.

$$A \text{ SPD: } A = L D L^T = (L D^{1/2}) (D^{1/2} L^T) = C C^T$$

Cholesky faktorisering. Beregnes normalt uden omvejen via LDL faktoriseringen.

C er en nedre trekantmatrix.

$$A x = b \Leftrightarrow C C^T x = b$$

Løses i to trin

1° løs $C z = b$ (Fremadløsning)

2° løs $C^T x = z$ (Tilbageløsning)

Eksempel 2.27 – 2.28. MATLAB : Bruger $A = R^T R$, $R = C^T$. Øvre trekantmatrix.

$$x = A \setminus b$$

Metoden afhænger af A :

1° Hvis A er en øvre (**nedre**) trekantmatrix, bruges tilbage- (**fremad-**) løsning.

2° Hvis $A = A^T$ forsøges Cholesky faktorisering. Hvis det lykkes, bruges C til at løse systemet. Ellers startes forfra med den generelle metode.

3° Generelle metode: Beregn LU faktoriseringen af A , og brug den til at løse systemet.