

### Definition 2.1

Eine obere oder untere Dreiecksmatrix, deren Diagonalelemente alle gleich eins sind, heißt unipotent. Die Zerlegung  $A=LR$  heißt LR-Zerlegung, wenn  $L$  eine unipotente untere Dreiecksmatrix ist

### Satz 2.3.

Eine Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  besitzt genau dann eine LR-Zerlegung, wenn

$$\det(A(1:k, 1:k)) \neq 0, k=1, 2, \dots, n-1$$

Falls die LR-Zerlegung existiert und  $A$  regulär ist, dann sind  $L$  und  $R$  eindeutig bestimmt, und es gilt  $\det A = r_{11} r_{22} \dots r_{nn}$

### Beweis

a)  $A$  besitzt LR-Zerlegung

$$A = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ l_{21} & 1 & & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ l_{n1} & \dots & l_{nn-1} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} r_{11} & \dots & r_{1n} \\ & \ddots & \\ 0 & & r_{nn} \end{bmatrix}$$

Die  $r_{jj}$  sind die sogenannten Pivots, durch die in den Schritten  $1, \dots, k-1$  dividiert werden konnte, d.h.  $r_{jj} \neq 0, j=1, \dots, n-1$

$$\rightarrow \det(A(1:k, 1:k)) = \underbrace{\det(L(1:k, 1:k))}_{=1} \cdot \underbrace{\det(R(1:k, 1:k))}_{\prod_{j=1}^k r_{jj}, 1 \leq k \leq n-1} \neq 0$$

b) Es gelte  $\det(A(1:k, 1:k)) \neq 0, k=1, 2, \dots, n-1$

Induktion über  $k$

$k=1$  nach Voraussetzung  $\det(A(1:1, 1:1)) = a_{11} \neq 0$  d.h. 1 Schritt

Um ein  $k-1$  Schritt allg. ausgeführt, und wir zeigen, dass auch Schritt  $k$  ausgeführt werden kann  
 $k-1 \rightarrow k$  Schritt ist möglich, falls Pivot  $a_{kk}^{(k-1)} \neq 0$

Es sei  $A^{(k-1)} = M_{k-2} \dots M_2 A$

$$M_{k-2} \dots M_1 A = \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & & & & & \\ * & \dots & & & & \\ * & & & & & \\ \hline * & * & r_1 & 0 & & \\ * & * & 0 & \dots & 1 & \end{array} \right] \quad A = \left[ \begin{array}{ccc|ccc} a_{11}^{(k-1)} & & & & & \\ \vdots & \dots & & & & \\ 0 & & a_{k-1, k-1}^{(k-1)} & & & \\ \hline & & & a_{kk}^{(k-1)} & & \\ & & & & \dots & \\ & & & & & \end{array} \right] = A^{(k-1)}$$

$$\det(A^{(k-1)}(1:k, 1:k)) = \prod_{j=1}^k a_{jj}^{(k-1)}$$

und

$$\det(A^{(k-1)}(1:k, 1:k)) = \underbrace{\det(M^{(k-1)}(1:k, 1:k))}_{=1} \cdot \det(A(1:k, 1:k)) \neq 0$$

$$\det(A(1:k, 1:k)) \neq 0$$

Damit muss  $\prod_{j=1}^k a_{jj}^{(k-1)} \neq 0$

laut Voraussetzung

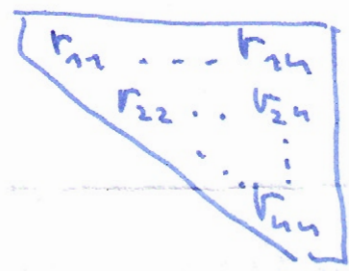
gellen, weshalb  $a_{kk}^{(k-1)} \neq 0$  sein muss. D.h. ein weiterer Schritt ist möglich

c) Eindeutigkeit der Zerlegung,  $A^{-1}$  existiere  
 sei  $A = L_1 R_1 = L_2 R_2$ . Wegen  $\det A \neq 0$  sind auch  $R_1, R_2$  regulär  $\Rightarrow L_2^{-1} L_1 = R_2 R_1^{-1}$   
 Die linke Seite ist eine untere Dreiecksmatrix mit Diag. 1 ist wieder unipotent (die rechte Seite ist wieder eine obere Dreiecksmatrix)  
 Damit ist  $L_2^{-1} L_1 = E = R_2 R_1^{-1} \Rightarrow L_1 = L_2, R_1 = R_2$  und  $\det A = \det R_1$

Bemerkungen zur Implementierung der LR-Zerl. ohne Zeilenvertauschungen (Pivotsuche)

1) Man braucht nur den Speicherplatz der Matrix:

die obere Dreiecksmatrix entsteht durch die sukz. Multiplikation von A mit Permutationsmatrix (Gauß-Transformation)



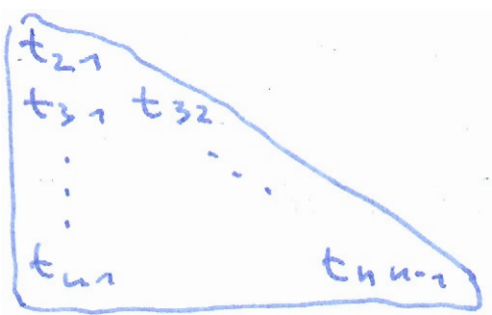
An den Positionen

- $(k+1, k)$
- $(k+2, k)$
- $\vdots$
- $(n, k)$

wo durch die

Gauß-Transformation (Multiplikation mit  $M_k$ ) Nullen erzeugt werden, können die Elemente  $t_{k+1, k}$ ,  $t_{k+2, k}$ ,  $\vdots$ ,  $t_{n, k}$  Subtrahiert für  $k=1, \dots, n-1$

eingetragen werden und man erhält



also die nicht redundanten Elemente von L



- 2) Berechnung von  $L = M_1^{-1} \dots M_{n-1}^{-1}$  (4)  
 kostet nicht, sondern besteht nur in  
 der Ablage der jeweils bei den Gauß-  
 Transformationen erzeugten  $t_{kj}$ -Werte ( $k > j$ ,  
 $k=2, \dots, n, j=1, \dots, n-1$ ).
- 3) Rechenaufwand ca.  $\frac{n^3}{3}$  Multiplikationen  
 (flops)

Für die Fehleranalyse bei der Konstruktion  
 einer LR-Zerlegung ergibt sich

Satz 2.4 Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  Matrix von Bandenmatrix.  
 Falls bei der Konstruktion der LR-Zerlegung  
 kein  $\tilde{a}_{kk} = 0$  zum Abbruch führt, dann  
 erfüllen die berechneten Faktoren  $\tilde{L}, \tilde{R}$  die  
 Gleichung  $\tilde{L} \tilde{R} = A + H$

mit

$$|H| \leq 3(n-1)\epsilon (|A| + |\tilde{L}| |\tilde{R}|) + O(\epsilon^2)$$

Beweis: Bollhöfer / Neumann

Satz 2.5 Sind  $\tilde{L}, \tilde{R}$  die Matrizen aus Satz 2.4.  
 So erhält man bei dem Algorithmus zum  
 Vorwärts- und Rückwärts einsetzen

$$\tilde{L} \vec{y} = \vec{b}$$

$$\tilde{R} \vec{x} = \vec{y}$$

eine Lösung  $\vec{x}$  von  $(A + \Delta) \vec{x} = \vec{b}$  mit

$$|\Delta| \leq n \epsilon (3|A| + 5|\tilde{L}| |\tilde{R}|) + O(\epsilon^2)$$

# Beweis

Rückwärtsanalyse ergibt

$$(\tilde{L} + F) \tilde{y} = \tilde{b}, \quad |F| \leq \mu \text{ eps } |\tilde{L}| + O(\text{eps}^2)$$

$$(\tilde{R} + G) \tilde{x} = \tilde{y}, \quad |G| \leq \mu \text{ eps } |\tilde{R}| + O(\text{eps}^2)$$

$$\rightarrow (\tilde{L} + F)(\tilde{R} + G) \tilde{x} = \tilde{b}$$

$$\Leftrightarrow (\underbrace{\tilde{L} \tilde{R}}_{A+H} + F \tilde{R} + \tilde{L} G + FG) \tilde{x} = \tilde{b}$$

A+H

$$\Leftrightarrow (A + \Delta) \tilde{x} = \tilde{b}$$

mit  $\Delta = H + F \tilde{R} + \tilde{L} G + FG$ , mit der Absch. aus Satz 2.4 für H ergibt sich

$$|\Delta| \leq |H| + \underbrace{|F| |\tilde{R}|}_{\leq \mu \text{ eps } |\tilde{L}|} + \underbrace{|\tilde{L}| |G|}_{\leq \mu \text{ eps } |\tilde{R}|} + \underbrace{|F| |G|}_{O(\text{eps}^2)}$$

$$\leq 3(\mu - 1) \text{ eps } (|A| + |\tilde{L}| |\tilde{R}|) + 2\mu \text{ eps } |\tilde{L}| |\tilde{R}| + O(\text{eps}^2)$$

$$\leq \mu \text{ eps } (3|A| + 5|\tilde{L}| |\tilde{R}|) + O(\text{eps}^2) \quad \square$$

## Bemerkung

Problematisch, d.h. sehr groß können die Elemente von  $|\tilde{L}|$  und  $|\tilde{R}|$  werden, wenn bei der Berechnung der  $t_{kj}$  im Rahmen der Gauß-Transformation große Zahlen auftreten!

Abschilfe: Divolisierung

# LR-Zerlegung mit Spaltenpivotisierung

Um zu vermeiden, dass der Algorithmus zur Konstruktion einer LR-Zerlegung aufgrund von  $\tilde{a}_{kk} = 0$  abbricht, oder durch betragsmäßig sehr kleine  $\tilde{a}_{kk}$  (kleine Pivots) bei der Berechnung der  $t_{kj}$  betragsmäßig sehr große Zahlen entstehen, kann man durch Zeilenvertauschungen das betragsmäßig maximale Element in die Diagonalposition bringen.

Zeilenvertauschungen bewirkt man durch Multiplikation mit Permutationsmatrizen  $P_k$  (von links).

Beispiel

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 6 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \\ \textcircled{4} & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\leadsto P_1 A = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \\ 1 & 6 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{mit } P_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$M_1 P_1 A = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & \frac{3}{2} \\ 0 & \textcircled{\frac{11}{2}} & \frac{3}{4} \end{pmatrix} \quad \text{mit } M_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 \\ -\frac{1}{4} & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\leadsto P_2 M_1 P_1 A = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 1 \\ 0 & \frac{11}{2} & \frac{3}{4} \\ 0 & 2 & \frac{3}{2} \end{pmatrix} \quad \text{mit } P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$



(7)

$$M_2 P_2 M_1 P_1 A = \underbrace{\begin{pmatrix} 4 & 2 & 1 \\ 0 & \frac{3}{2} & \frac{3}{4} \\ 0 & 0 & \frac{27}{22} \end{pmatrix}}_R \text{ mit } M_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{4}{11} & 1 \end{pmatrix}$$

$$M_2 P_2 M_1 P_2 P_1 A = R$$

E für elementare Permutationsmatrizen, die nur "2 Zeilen vertauscht"

→

$$M_2 \cdot \underbrace{P_2 M_1 P_2}_{\hat{M}_1} \cdot P_1 A = R, \text{ mit } P = P_2 P_1$$

$$P_2 M_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{4} & 0 & 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Zeilentausch

$$\hat{M}_1 = P_2 M_1 P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{4} & 1 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ Spaltentausch}$$

$\hat{M}_1$  ist genau wie  $M_1$  Frobeniusmatrix

$$\rightarrow \hat{M}_1^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{4} & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

üblicherweise findet man

$$PA = \hat{M}_1^{-1} M_2^{-1} R = LR \text{ mit}$$

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{4} & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & 1 \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 1 \\ 0 & \frac{3}{2} & \frac{3}{4} \\ 0 & 0 & \frac{27}{22} \end{pmatrix}$$

Bei den durchgeführten Betrachtungen haben wir bemerkt, dass für Permutationsmatrizen

$$P \cdot P = E$$

gilt, d.h. die Matrix gleich ihrer Inverse ist. Die Operationen des Beispiels kann man zusammen fassen:

### Definition 2.6

Wir bezeichnen den im Beispiel beschriebenen Algorithmus als Konstruktion einer LR-Belegung mit Spaltenpivotisierung (und Gaußelimination mit partieller Pivotisierung).

### Satz 2.7

Für die Gaußelimination mit partieller Pivotisierung mit dem Resultat

$$M_{n-1} P_{n-1} \cdots M_1 P_1 A = R$$

gilt  $PA = LR$

mit  $P = P_{n-1} \cdots P_1$ . Für  $L$  gilt

$$L = \hat{M}_1^{-1} \cdots \hat{M}_{n-1}^{-1}$$

mit  $\hat{M}_{n-1} = M_{n-1}$

$$\hat{M}_k = P_{n-1} \cdots P_{k+1} M_k P_{k+1} \cdots P_{n-1}, \quad k \leq n-2$$

wobei  $\hat{M}_k$  Frobeniusmatrizen sind (diese muss trivial zu bezeichnen ist)



### Beweis

Durch die Eigenschaft  $PD = E$  von Permutationsmatrizen überlegt man sich, dass

$$M_{n-1}P_{n-1} M_{n-2}P_{n-2} \dots M_1P_1 A$$

$$= \underbrace{M_{n-1}P_{n-1}}_{\hat{M}_{n-1}} \underbrace{M_{n-2}P_{n-1}P_{n-2}}_{\hat{M}_{n-2}} \dots \underbrace{M_1P_2 \dots P_{n-1}}_{\hat{M}_1} \underbrace{P_{n-1} \dots P_2}_{P} P_1 A$$

gilt. Außerdem hat  $\hat{M}_k = P_k M_k P_k$  die gleiche Struktur wie  $M_k$ , da durch die Multiplikation von  $P_k$  von links und rechts nur die Reihenfolge der  $t_{kj}$  vertauscht wird. Die Multiplikation von

$$\hat{M}_{n-1} \hat{M}_{n-2} \dots \hat{M}_1 P A \quad \text{mit } L = \hat{M}_1^{-1} \dots \hat{M}_{n-1}^{-1}$$

ergibt  $PA = LR$

Dabei ist  $L$  ebenso wie im Fall der LR-Zerlegung ohne Pivotisierung als Produkt von Frobeniusmatrizen eine untere Dreiecksmatrix mit Diagonalelementen gleich 1. □

### Bemerkung

Konsequenz dieser LR-Zerlegung mit Spaltenpivotisierung ist, dass  $|L|$  in der Regel wesentlich kleinere Elemente ( $\leq 1$ ) hat, was zu einer Verbesserung der Abrundung aus Satz 2.5 hat.

# Cholesky - Zerlegung

(10)

Bei vielen Aufgabenstellungen der angewandten Mathematik sind Gleichungssysteme  $A\vec{x} = \vec{b}$  mit symmetrischen und pos. definiten Matrizen  $A$  zu lösen. z.B.

- Numerische Lösung elliptischer und parabolischer Differentialgleichungen
- Spline - Approximation

Voraussetzung  $A$  ist pos. definit und symmetr.,  
 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , d.h.

$$\vec{x}^T A \vec{x} > 0 \quad \text{f.a. } \vec{x} \neq 0 \quad \text{und} \quad A = A^T$$

Unter diesen Voraussetzungen kann man die Gauß-Elimination (LR-Zerlegung) durch die sogenannte Cholesky-Zerlegung ersetzen und verbessern!

Satz von Sylvester (lin. Algebra)

Notwendig und hinreichend für pos. Definitheit einer symm. Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  ist die Positivität aller Hauptabschnittsdeterminanten, d.h.

$$\det A(1:k, 1:k) > 0 \quad \text{f.a. } k=1, \dots, n$$

(auch Konz. von Hurwitz)

Satz 2.8

Sei  $A$  symmetrisch und pos. definit. Dann existiert eine untere Dreiecksmatrix  $G \in \mathbb{R}^{n \times n}$  mit pos. Diagonalelementen, so dass  $A = GG^T$ .

## Beweis

Nach dem Satz von Sylvester gilt

$A(1:k, 1:k)$ ,  $k=1, \dots, n$  sind pos. definit

und  $\det A(1:k, 1:k) \neq 0$ ,

sowie  $A$  invertierbar (regulär)

$\rightarrow$  nach Satz 2.3 (Es. ein LR-Zerlegung)

$$A = LR$$

mit  $L$  untere Dreiecksmatrix mit 1-Diagonale

und  $R$  obere Dreiecksmatrix, in diesem Fall

gilt

$$A(1:k, 1:k) = L(1:k, 1:k) R(1:k, 1:k)$$

$$\leadsto 0 < \det A(1:k, 1:k) = \underbrace{\det L(1:k, 1:k)}_{=1} \cdot \underbrace{\det R(1:k, 1:k)}_{=r_{11} r_{22} \dots r_{kk}}$$

$$\leadsto 0 < \det R(1:k, 1:k) = r_{11} r_{22} \dots r_{kk} \quad \text{für alle } k=1, \dots, n$$

$$\leadsto r_{jj} > 0 \quad \text{f.a. } j=1, 2, \dots, n$$

Nun betrachten wir die Diagonalmatrix

$$D = \text{diag}(r_{11}, r_{22}, \dots, r_{nn}) =: \text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n), d_k > 0$$

und es gilt

$$R = D \hat{R}$$

$$\text{mit } \hat{r}_{jj} = 1, j=1, 2, \dots, n. \text{ Definieren } D^{\frac{1}{2}} = \text{diag}(d_1^{\frac{1}{2}}, \dots, d_n^{\frac{1}{2}})$$

$$\leadsto A = LR = LDR = LD^{\frac{1}{2}} D^{\frac{1}{2}} \hat{R} \quad (2.7)$$

$$\leadsto D^{-\frac{1}{2}} L^{-1} A = D^{\frac{1}{2}} \hat{R}, \quad (D^{-\frac{1}{2}} = \text{diag}(d_1^{-\frac{1}{2}}, \dots, d_n^{-\frac{1}{2}}))$$



weiterhin gilt

(12)

$$\underbrace{D^{-1/2} L^{-1} A (L^{-1})^T (D^{-1/2})^T}_{\text{Matrix ist symmetrisch}} = \underbrace{D^{1/2} \hat{R} (L^{-1})^T (D^{-1/2})^T}_{\text{ist obere Dreiecksmatrix mit 1-Diagonale}}$$

Matrix ist symmetrisch

ist obere  
Dreiecksmatrix  
mit 1-Diagonale

$$\leadsto D^{1/2} \hat{R} (L^{-1})^T D^{-1/2} = E$$

$$((D^{-1/2})^T = D^{-1/2})$$

$$\leadsto \hat{R} (L^{-1})^T = D^{-1/2} D^{1/2} = E$$

$$\leadsto \hat{R} = L^T$$

einsetzen in (2.1) ergibt

$$\begin{aligned} A &= L D^{1/2} D^{1/2} \hat{R} = L D^{1/2} D^{1/2} L^T \\ &= (L D^{1/2}) (L D^{1/2})^T \end{aligned}$$

$$\leadsto G_1 = L D^{1/2}$$

□

# Konstruktion der Cholesky-Zerlegung

$$GG^T = A \iff \begin{bmatrix} g_{11} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ g_{n1} & \dots & & g_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} g_{11} & \dots & g_{n1} \\ & \ddots & \vdots \\ & & g_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

$$\implies a_{kk} = g_{k1}^2 + g_{k2}^2 + \dots + g_{k,k-1}^2 + g_{kk}^2, \quad k=1, \dots, n$$

$$\implies_{k=1} g_{11}^2 = a_{11} \implies g_{11} = \sqrt{a_{11}}$$

$$g_{kk} = \sqrt{a_{kk} - \sum_{j=1}^{k-1} g_{kj}^2}$$

anfordern für  $j > k$

$$a_{kj} = g_{j1}g_{k1} + g_{j2}g_{k2} + \dots + g_{j,k-1}g_{k,k-1} + g_{jk}g_{kk}$$

$$\implies g_{kj} = \frac{1}{g_{kk}} \left( a_{jk} - \sum_{i=1}^{k-1} g_{ji}g_{ki} \right)$$

Pseudo-Code:

```

FOR k=1:n
  gkk = (akk - ∑j=1k-1 gkj2)1/2
  FOR j=k+1:n
    gjk = (ajk - ∑i=1k-1 gjigki) / gkk
  END
END

```