

### Matrix-Inverse

Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

und existiert  $B$  so dass  $AB = 1$   
dann nennt man  $B$  die Inverse von  $A$   
und schreibt  $B = A^{-1}$

### Linksinverse/Rechtsinverse

Existiert  $A^{-1}$ , so gilt  
 $A^{-1} \odot A = A \odot A^{-1} = 1$

### LGS lösen mit $A^{-1}$

Existiert  $A^{-1}$ , so ist  $\vec{x} = A^{-1} \vec{b}$   
die Lösung des LGS  $A\vec{x} = \vec{b}$

### Gesetze für Inverse

(falls  $B^{-1}$  und  $A^{-1}$  existieren)

- $(A^{-1})^{-1} = A$
- $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$
- $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$

### Gauss-Jordan-Verfahren (Matrix-Inversion)

$$A = \left( \begin{array}{ccc|ccc} 2 & 4 & -6 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 10 & -9 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) = 1$$

$$\left( \begin{array}{ccc|ccc} 2 & 4 & -6 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 2 & 0 \end{array} \right)$$

$$\left( \begin{array}{ccc|ccc} 2 & 0 & -2 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & -2 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 5 & 1 \end{array} \right)$$

$$\left( \begin{array}{ccc|ccc} 2 & 0 & 0 & 1 & 12 & 2 \\ 0 & -2 & 0 & 0 & -9 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 5 & 1 \end{array} \right)$$

$$1 = \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & \frac{1}{2} & 6 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \frac{9}{2} & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 5 & 1 \end{array} \right) = A^{-1}$$

### Orthogonalmatrix

Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

heißt orthogonal, wenn  
Spaltenvektoren zueinander  
senkrecht stehen **und** normiert sind

### Inverse einer orthogonalen Matrix

ist  $A^T$

### Lineare Regression

Betrachte das LGS  $F \odot \vec{c} = \vec{y}$  wobei  
 $F \in \mathbb{R}^{n \times m}$  mit  $n < m$  und  $\vec{c}, \vec{y} \in \mathbb{R}^n$   
Die Lösung im Sinne der kleinsten  
Quadrate ergibt sich aus dem

### Normalensystem

$$F^T \odot F \odot \vec{c} = \underbrace{F^T \odot \vec{y}}_{=: \vec{y}^*}$$

Die Matrix  $M = F^T \odot F$  ist quadratisch  
und die Lösung ist  $\vec{c} = M^{-1} \vec{y}^*$

### Basismatrix $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

enthält die Basisvektoren in den  
Spalten:  $A = \{\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n\}$

### Koordinatentransformation / Basistransformation

Seien  $A$  und  $B$  Basismatrizen  
Seien  $\vec{x}^A$  die Koordinaten von  $\vec{x}$   
bezüglich  $A$  und  $\vec{x}^B$  die  
Koordinaten bezüglich  $B$   
dann gilt  $\vec{x}^B = T \vec{x}^A$  mit  $T := B^{-1}A$

### Basistransformation

#### Standartbasis – Orthonormalbasis

Sei  $B$  die Matrix einer Orthonormalbasis  
Seien  $\vec{x}^A$  die Koordinaten von  $\vec{x}$   
bezüglich der Standartbasis und  $\vec{x}^B$  die  
Koordinaten bezüglich  $B$   
dann gilt  $\vec{x}^B = B^T \vec{x}^A$   
Komponentenweise:  $x_i^B = \vec{b}_i \odot \vec{x}^A$

### Basistransformation

#### Standartbasis – Orthogonalbasis

Sei  $B$  die Matrix einer Orthogonalbasis  
Seien  $\vec{x}^A$  die Koordinaten von  $\vec{x}$   
bezüglich der Standartbasis und  $\vec{x}^B$  die  
Koordinaten bezüglich  $B$   
dann gilt komponentenweise:  
$$x_i^B = \frac{1}{|\vec{b}_i|^2} \vec{b}_i \odot \vec{x}^A$$

### Invertierbarkeit Matrizen und lin. Abb.

Folgende Aussagen sind äquivalent

- $A$  ist invertierbar
- $\det(A) \neq 0$
- Der Rang der Matrix  $A$  ist  $n$ .
- Die Spalten von  $A$  sind linear unabhängig, d.h.  $\dim S(A) = n$ .
- Die Zeilen von  $A$  sind linear unabhängig, d.h.  $\dim Z(A) = n$ .
- Die lineare Abbildung  $L$  ist bijektiv.
- Für jedes  $\vec{b}$  hat die Gleichung  $A\vec{x} = \vec{b}$  genau eine Lösung.
- Die Gleichung  $A\vec{x} = \vec{0}$  hat nur die Lösung  $\vec{x} = \vec{0}$ .
- Der Kern von  $L$  besteht nur aus dem Nullvektor, d.h.  $\dim \text{Kern}(L) = 0$ .

### Basistransformation lin. Abb.

Seien  $A$  und  $B$  Basismatrizen  
Bezüglich  $A$  hat die lineare Abbildung  $L$   
die Darstellung  $L(\vec{x})_A = M \vec{x}$   
und bezüglich der Basis  $B$  die Darstellung  
 $L(\vec{x})_B = K \vec{x}$   
Dann gilt  $K = TMT^{-1}$  mit  $T := B^{-1}A$

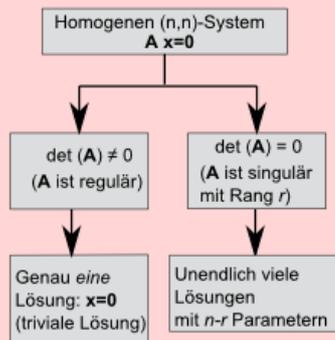
### Diskrete Fourierbasis, $N$ gerade $n = \frac{N}{2}$

Die  $n+1$  Cosinus-Listen und  $n-1$  Sinus-Listen  
bilden eine orthogonale Basis  
 $\vec{c}_0, \vec{c}_1, \dots, \vec{c}_n$  und  $\vec{s}_1, \vec{s}_2, \dots, \vec{s}_{n-1}$

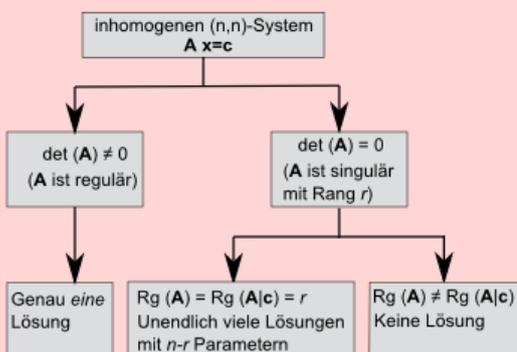
### Diskrete Fourierbasis, $N$ ungerade $n = \frac{N-1}{2}$

Die  $n+1$  Cosinus-Listen und  $n$  Sinus-Listen  
bilden eine orthogonale Basis  
 $\vec{c}_0, \vec{c}_1, \dots, \vec{c}_n$  und  $\vec{s}_1, \vec{s}_2, \dots, \vec{s}_n$

### Kriterien für die Lösbarkeit eines homogenen linearen $(n,n)$ -Systems $A \vec{x} = \vec{0}$



### Kriterien für die Lösbarkeit eines inhomogenen linearen $(n,n)$ -Systems $A \vec{x} = \vec{c}$



### Cosinus-Liste/Sinus-Liste für $T$ periodische Signale

Auf dem Intervall  $[0, T]$  ergeben sich die Cosinus-  
und Sinus-Listen mit der Winkelfrequenz  
 $\omega = \frac{2\pi}{T}$   
und den Abtastwerten an den Stellen  $t_k = k \frac{T}{N}$

zu

$$\vec{c}_j = \begin{pmatrix} \cos(t_0 \cdot j \omega) \\ \dots \\ \cos(t_{N-1} \cdot j \omega) \end{pmatrix} \text{ und } \vec{s}_j = \begin{pmatrix} \sin(t_0 \cdot j \omega) \\ \dots \\ \sin(t_{N-1} \cdot j \omega) \end{pmatrix}$$

### Struktur Lösung homog. LGS

Seien  $\vec{x}$  und  $\vec{y}$  Lösungen von  $A\vec{x} = \vec{0}$   
Dann gilt auch  
 $A(c \cdot \vec{x}) = \vec{0}$  und  $A(\vec{x} + \vec{y}) = \vec{0}$ .

### Struktur Lösung inhomog. LGS

Die Lösungen von  $A\vec{x} = \vec{0}$  ist  
 $\vec{x} = \vec{x}_h + \vec{x}_p$  wobei  $\vec{x}_h$  die Lös.  
von  $A\vec{x}_h = \vec{0}$  und  $\vec{x}_p$  eine Lösung des  
Inhomog. LGS