

A11 a) Da jede Spalte & Zeile von I genau eine 1 und sonst 0en enthält, ist jede Spalte und Zeile ein Einheitsvektor. Daher gilt für jede Matrixnorm $\|\cdot\|$, dass $\|I\| \geq 1$.

b) Da A symmetrisch & positiv definit ist, gilt $\forall x \in \mathbb{R}^n$, dass $x^T \cdot A \cdot x > 0$

(x^T Transponierte von x) Da die Hauptdiagonalelemente $a_{ii} = x_i^T A x_i$ sind, gilt $\forall i: a_{ii} > 0$.
Somit sind alle Hauptdiagonalelemente positiv.

Alternativ siehe Folie 27 VL 10.

c) Stimmt nicht, gegen Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 4 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 5 & 4 \\ 4 & 7 \end{pmatrix} \quad A \cdot B = \begin{pmatrix} 41 & 48 \\ 44 & 58 \end{pmatrix}$$

\Rightarrow Nicht mehr symmetrisch!

A2)
a)

Wir beginnen damit zu definieren, was es bedeutet, dass eine Matrix positiv definit ist. Eine Matrix $A \in \mathbb{R}^{(n \times n)}$ ist positiv definit, wenn für jeden Vektor $x \in \mathbb{R}^n$ gilt, dass $x^T A x > 0$.

Wir berechnen den symmetrischen Anteil einer Matrix A , indem wir die Formel $A_{\text{sym}} = 1/2 * (A + A^T)$ verwenden.

Wir zeigen, dass für jeden Vektor $x \in \mathbb{R}^n$ gilt, dass $x^T A_{\text{sym}} x > 0$, wenn A positiv definit ist. Um dies zu tun, berechnen wir $x^T A_{\text{sym}} x = 1/2 * x^T (A + A^T) x = 1/2 * (x^T A x + x^T A^T x)$. Da A positiv definit ist, gilt $x^T A x > 0$. Da $A^T = A$ ist, da A symmetrisch ist, gilt auch $x^T A^T x > 0$. Daher ist die Summe der beiden Ausdrücke positiv und somit $x^T A_{\text{sym}} x > 0$.

Um zu zeigen, dass A positiv definit ist, wenn A_{sym} positiv definit ist, müssen wir die Umkehrung der Schritte 3 zeigen. Wir beginnen damit zu zeigen, dass A_{sym} positiv definit ist, wenn A positiv definit ist. Da $A_{\text{sym}} = 1/2 * (A + A^T)$ ist und A positiv definit ist, ist auch $A + A^T$ positiv definit. Daher gilt auch $x^T A_{\text{sym}} x > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$.

Wir haben gezeigt, dass A positiv definit ist, wenn A_{sym} positiv definit ist und A_{sym} positiv definit ist, wenn A positiv definit ist. Daher gilt die Aussage, dass eine Matrix $A \in \mathbb{R}^{(n \times n)}$ genau dann positiv definit ist, wenn ihr symmetrischer Anteil $A_{\text{sym}} = 1/2 * (A + A^T)$ positiv definit ist.

b)

Damit A positiv definit ist, müssen all Eigenwerte von A positiv sein. Um die Eigenwerte von A zu finden, müssen wir die Charakteristische Gleichung von A lösen, die ist $|A - \lambda I| = 0$. $|A - \lambda I| = \begin{vmatrix} 1-\lambda & 0 \\ 2\alpha & 2-\lambda \end{vmatrix} = (1-\lambda)(2-\lambda) - 4\alpha^2 = \lambda^2 - 3\lambda + 2 - 4\alpha^2$. Daher sind die Eigenwerte $\lambda_{1,2} = (3 \pm \sqrt{1-8\alpha^2})/2$. Um die Positivität der Eigenwerte zu sicherzustellen, müssen wir $\sqrt{1-8\alpha^2} > 0$ haben. Das bedeutet $1-8\alpha^2 > 0$, was $\alpha^2 < 1/8$ ist. Daher ist die Matrix $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2\alpha & 2 \end{bmatrix}$ positiv definit, wenn $-1/2 < \alpha < 1/2$.

A3]

Um zu zeigen, dass für jede Vektornorm $\|\cdot\|$ auf \mathbb{R}^n durch $\|A\| := \sup_{\{x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0\}} (\|Ax\|/\|x\|)$ für $A \in \mathbb{R}^{(n \times n)}$ eine mit ihr verträgliche Matrizennorm gegeben ist, müssen wir die folgenden Eigenschaften der Matrizennorm überprüfen:

$\|A\| \geq 0$ für alle $A \in \mathbb{R}^{(n \times n)}$. Dies ist offensichtlich, da der Bruch $\|Ax\|/\|x\| \geq 0$ ist und \sup immer ein Maximum enthält.

$\|A\| = 0$ genau dann, wenn $A = 0$. Da $\sup_{\{x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0\}} (\|Ax\|/\|x\|) = 0$, wenn und nur wenn $A = 0$, gilt diese Eigenschaft.

$\|kA\| = |k| \|A\|$ für alle $A \in \mathbb{R}^{(n \times n)}$ und $k \in \mathbb{R}$. Da für jeden Vektor $x \in \mathbb{R}^n$ gilt, dass $\|kAx\| = |k| \|Ax\|$ und $\|kx\| = |k| \|x\|$, gilt $\sup_{\{x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0\}} (\|kAx\|/\|kx\|) = \sup_{\{x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0\}} (|k| \|Ax\|/|k| \|x\|) = |k| \sup_{\{x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0\}} (\|Ax\|/\|x\|) = |k| \|A\|$

$\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$ für alle $A, B \in \mathbb{R}^{(n \times n)}$. Um diese Eigenschaft zu zeigen, betrachten wir für jeden Vektor $x \in \mathbb{R}^n$ den Bruch $\|(A + B)x\|/\|x\|$. Da die Vektornorm eine Triangleungleichung hat, gilt $\|(A + B)x\| \leq \|Ax\| + \|Bx\|$. Daher gilt $(\|(A + B)x\|/\|x\|) \leq (\|Ax\|/\|x\|) + (\|Bx\|/\|x\|)$. Da der Bruch für alle $x \in \mathbb{R}^n$ gilt, können wir den \sup -Operator anwenden, um zu erhalten $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$.

Da alle Eigenschaften erfüllt sind, ist $\|A\| := \sup_{\{x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0\}} (\|Ax\|/\|x\|)$ eine Matrizennorm auf $\mathbb{R}^{(n \times n)}$ für jede Vektornorm $\|\cdot\|$ auf \mathbb{R}^n .