

Numerische Mathematik I für Ingenieure SS15 überarbeitete Verständnisfragen – Klausur Frühjahr 2014

| | | |
|--|---|------------|
| VF-1: | | |
| 1. | Falls die Kondition eines Problems schlecht ist, sind Algorithmen zur Lösung dieses Problems immer instabil. | falsch |
| 2. | Die Multiplikation zweier Zahlen ist stets gut konditioniert. | wahr |
| 3. | Die Funktion $f(x, y) = x + y^2$ ist gut konditioniert für alle $x, y \in \mathbb{R}$ mit $x > 0$. | wahr |
| 4. | Die Funktion $f(x, y) = y e^{x^2}$ ist für $(x, 0)$ mit $x \rightarrow \infty$ gut konditioniert. | falsch |
| 5. | Berechnen Sie die Kondition $\kappa_{rel}(x, y)$ der Funktion $f(x, y) = x^2 + y^3$ im Punkt $(1, 1)$. | 1.5 |
| VF-2: Es seien $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ beliebig aber regulär, $b \in \mathbb{R}^n$ und gesucht sei die Lösung $x \in \mathbb{R}^n$ von $Ax = b$. | | |
| 1. | Es sei $B := DA$ die zeilenäquilibrierte Matrix zu A . Dann gilt $\kappa_2(B) \leq \kappa_2(A)$. | falsch |
| 2. | Es seien \tilde{x} die Lösung des gestörten Problems $A\tilde{x} = \tilde{b}$ und $\kappa(A)$ die Konditionszahl der Matrix A bezüglich $\ \cdot\ $. Es gilt $\ \tilde{x} - x\ \leq \kappa(A)\ \tilde{b} - b\ $. | falsch |
| 3. | Es existiert immer eine LR -Zerlegung $A = LR$ von A . | falsch |
| 4. | Es existiert immer eine QR -Zerlegung $A = QR$ von A . | wahr |
| 5. | Berechnen Sie $\kappa_2(A)$ der Matrix $A = \begin{pmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$. | 2.5 |
| VF-3: Es seien $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ beliebig aber regulär, $b \in \mathbb{R}^n$ und gesucht sei die Lösung $x \in \mathbb{R}^n$ von $Ax = b$. | | |
| 1. | Die Gauß-Elimination mit Pivotisierung führt auf eine Zerlegung $PA = LR$. | wahr |
| 2. | Eine LR -Zerlegung $PA = LR$ kann man verwenden um A^{-1} zu bestimmen. | wahr |
| 3. | Falls A symmetrisch ist, existiert immer eine Cholesky-Zerlegung $A = LDL^T$ von A . | falsch |
| 4. | Pivotisierung verbessert die Stabilität der Gauß-Elimination. | wahr |
| 5. | Sei $A = LDL^T$ die Cholesky Zerlegung der symmetrisch positiv definiten Matrix $A = \begin{pmatrix} 1.2 & 0 \\ 0 & 2.4 \end{pmatrix}$. Berechnen Sie $d_{1,1} + d_{2,2}$. | 3.6 |
| VF-4: Es seien $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ und $A = QR$ eine QR -Zerlegung von A . | | |
| 1. | Es seien $m = n$, $\det(A) \neq 0$ und $b \in \mathbb{R}^n$. Dann gilt: $Ax = b \Leftrightarrow x = R^{-1}Qb$. | falsch |
| 2. | Die Householder-Methode zur Bestimmung der QR -Zerlegung ist immer stabil. | wahr |
| 3. | Es gilt: $\ A\ _2 = \ R\ _2$, wobei $\ \cdot\ _2$ die euklidische Norm ist. | wahr |
| 4. | Das Produkt zweier orthogonaler $m \times m$ - Matrizen ist wieder eine orthogonale Matrix. | wahr |
| 5. | Seien $Q_1, Q_2, Q_3 \in \mathbb{R}^{n \times n}$ drei orthogonale Matrizen. Berechnen Sie $\ 4Q_1Q_2Q_3\ _2$. | 4 |
| VF-5: Es seien $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ und H_1, \dots, H_k Householder-Transformationen, sodass $H_k \dots H_2 H_1 A = R$ ist, mit einer oberen Dreiecksmatrix R . Weiter sei $Q = H_k \dots H_2 H_1$. | | |
| 1. | Für jede der Householder-Transformationen H_j , $1 \leq j \leq k$, gilt $H_j^{-1} = H_j$. | wahr |
| 2. | Die Produktmatrix Q ist orthogonal. | wahr |
| 3. | Die Produktmatrix Q ist immer eine Spiegelung. | falsch |
| 4. | Es seien $m = n$ und A regulär. Es gilt $\kappa_2(A) = \kappa_2(Q)$, wobei $\kappa_2(\cdot)$ die Konditionszahl bezüglich der euklidischen Norm ist. | falsch |
| 5. | Seien $v = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$ und Q_v die Householder Transformation bezüglich v . Geben Sie $Q_{v,1,1}$ an. | 0.8 |

| | | |
|--|--|----------|
| <p>VF-6: Es seien $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, mit $\text{Rang}(A) = n \leq m$, und $b \in \mathbb{R}^m$. Weiter seien $Q \in \mathbb{R}^{m \times m}$ eine orthogonale Matrix und $R \in \mathbb{R}^{n \times n}$ eine obere Dreiecksmatrix so, dass $QA = \begin{pmatrix} R \\ \emptyset \end{pmatrix}$ gilt. Weiter sei $x^* \in \mathbb{R}^n$ die eindeutige Minimalstelle des Minimierungsproblems $\min_{x \in \mathbb{R}^n} \ Ax - b\ _2$.</p> | | |
| 1. | Es gilt $\ Ax - b\ _2 = \min \Leftrightarrow A^T(Ax - b) = 0$. | wahr |
| 2. | Es gilt $\ Ax - b\ _2 = \ Rx - Q^T b\ _2$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$. | falsch |
| 3. | Es sei $Qb =: \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}$, mit $b_1 \in \mathbb{R}^n$, $b_2 \in \mathbb{R}^{m-n}$. Dann gilt: $x^* = R^{-1}b_1$. | wahr |
| 4. | Die Matrix R kann man über Givens-Rotationen bestimmen. | wahr |
| 5. | Sei $QA = \begin{pmatrix} r \\ 0 \end{pmatrix}$ die QR -Zerlegung von $A = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix}$. Bestimmen Sie $ r $. | 5 |
| <p>VF-7: Es seien $\Phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ stetig differenzierbar und x^* so, dass $\Phi(x^*) = x^*$ gilt. Für $x_0 \in \mathbb{R}^n$ wird die Fixpunktiteration $x_{k+1} = \Phi(x_k)$, $k = 0, 1, 2, \dots$ definiert. Weiter sei $\Phi'(x)$ die Ableitung (Jacobi-Matrix) von Φ an der Stelle x.</p> | | |
| 1. | Falls die Fixpunktiteration konvergiert, so gilt $\ \Phi'(x^*)\ < 1$. | falsch |
| 2. | Die Konvergenzordnung der Fixpunktiteration ist immer 1. | falsch |
| 3. | Das Newton-Verfahren ist eine Fixpunktiteration. | wahr |
| 4. | Falls $\Phi'(x^*) = 0$ gilt, so konvergiert die Fixpunktiteration für alle Startwerte mit $\ x_0 - x^*\ $ hinreichend klein, und die Konvergenzordnung ist größer als 1. | wahr |
| 5. | Sei $\Phi : \mathbb{R}_{\neq 0} \rightarrow \mathbb{R}$, $\Phi(x) := x^2 + x - \frac{1}{x}$. Geben Sie den eindeutigen Fixpunkt von Φ an. | 1 |
| <p>VF-8: Es seien $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ zweimal stetig differenzierbar, und $f(x^*) = 0$, $f'(x^*) \neq 0$. Weiter sei $[a, b]$ ein Intervall, sodass $a < x^* < b$ und x^* die einzige Nullstelle von f in $[a, b]$ ist.</p> | | |
| 1. | Das Bisektionsverfahren konvergiert, wenn man die Startwerte $x_0 = a$, $x_1 = b$ wählt. | wahr |
| 2. | Das Newton-Verfahren konvergiert für jeden Startwert $x_0 \in [a, b]$. | falsch |
| 3. | Es sei f konvex auf $[a, b]$, d.h. $f''(x) > 0$ für alle $x \in [a, b]$. Dann gilt: Das Newton-Verfahren konvergiert für jeden Startwert $x_0 \in [a, b]$. | falsch |
| 4. | Es sei $\Phi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$. Dann gilt: $\Phi'(x^*) = 0$. | wahr |
| 5. | Sei $b - a = 2$. Wieviele Schritte k braucht das Bisektionsverfahren um eine Genauigkeit $ x^* - x_k \leq 0.125$ zu garantieren? Es wird angenommen, dass $x_0 = \frac{a+b}{2}$. | 3 |
| <p>VF-9: Es sei $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ mit $m > n$ stetig differenzierbar. Wir betrachten das (nichtlineare) Ausgleichsproblem: Bestimme $x^* \in \mathbb{R}^n$ so, dass $\ F(x^*)\ _2 = \min_{x \in \mathbb{R}^n} \ F(x)\ _2$.</p> | | |
| 1. | Die Gauß-Newton Methode ist immer konvergent in einer hinreichend kleinen Umgebung von x^* . | falsch |
| 2. | Beim Levenberg-Marquardt-Verfahren ergibt sich in jedem Iterationsschritt stets ein eindeutig lösbares lineares Ausgleichsproblem. | wahr |
| 3. | Die Konvergenzordnung des Levenberg-Marquardt-Verfahrens ist in der Regel größer als die der Gauß-Newton-Methode. | falsch |
| 4. | Um Konvergenz des Levenberg-Marquardt-Verfahrens zu gewährleisten, muss der in diesem Verfahren verwendete Parameter hinreichend groß gewählt werden. | wahr |
| 5. | Für die Funktion $f(t) = \sin(at)$ hat man Messwerte $f(\frac{\pi}{2}) = 1$ und $f(\pi) = 0$. Stellen Sie das zugehörige nichtlineare Ausgleichsproblem und bestimmen Sie a_1 durch das Gauß-Newton-Verfahren mit Startwert $a_0 = 1$. | 1 |

| | | |
|--|---|-------------|
| <p>VF-10: Es seien $n \in \mathbb{N}$ und $P(f x_0, \dots, x_n)$ das Lagrange-Interpolationspolynom vom Grad n, das die Funktion $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ in den Stützstellen $a \leq x_0 < \dots < x_n \leq b$ interpoliert. Es seien δ_n der führende Koeffizient dieses Polynoms und $[x_0, \dots, x_n]f$ die dividierte Differenz der Ordnung n von f.</p> | | |
| 1. | Es gilt: $P(f x_0, \dots, x_n)(x) = P(f x_0, \dots, x_{n-1})(x) + \delta_n \prod_{i=0}^{n-1} (x - x_i)$ für alle $x \in \mathbb{R}$. | wahr |
| 2. | Der Fehler $\max_{x \in [a, b]} P(f x_0, \dots, x_n)(x) - f(x) $ ist minimal wenn man die Stützstellen x_i äquidistant wählt. | falsch |
| 3. | Es sei f ein Polynom vom Grad maximal n . Dann gilt: $f(x) = P(f x_0, \dots, x_n)(x)$ für alle $x \in \mathbb{R}$. | wahr |
| 4. | Es gilt: $\delta_n = [x_n, \dots, x_0]f$. | wahr |
| 5. | Es seien $f(x_0) = 1$ und $f(x_1) = 3.5$. Berechnen Sie $P(f x_0, x_1)(\frac{x_0+x_1}{2})$. | 2.25 |
| <p>VF-11: Es sei $f \in C^\infty([a, b])$. Das Integral $I(f) = \int_a^b f(x) dx$ soll numerisch approximiert werden. Es sei $I_m(f) = (b - a) \sum_{j=0}^m w_j f(x_j)$ eine Quadraturformel mit $a \leq x_0 < \dots < x_m \leq b$.</p> | | |
| 1. | Bei den Newton-Cotes Formeln gilt: $I_m(f) = \int_a^b P(f x_0, \dots, x_m)(x) dx$, wobei $P(f x_0, \dots, x_m)$ das Lagrange-Interpolationspolynom vom Grad m ist. | wahr |
| 2. | Bei den Newton-Cotes Formeln gilt: $I_m(f) = I(f)$ falls f ein Polynom vom Grad maximal m ist. | wahr |
| 3. | Es sei m fest gewählt. Der Fehler $ I_m(f) - I(f) $ ist bei einer Gauß-Quadraturformel immer kleiner als bei einer Newton-Cotes Formel. | falsch |
| 4. | Für die Newton-Cotes Formeln gilt $ I_m(f) - I(f) \rightarrow 0$ für $m \rightarrow \infty$. | falsch |
| 5. | Berechnen Sie eine Approximation von $\int_1^3 x^3$ mit Hilfe der Trapezregel. | 28 |
| <p>VF-12: Nicht im SS15: Wir betrachten Einschrittverfahren zur Lösung einer gewöhnlichen Differentialgleichung $y'(t) = f(t, y)$, $t \in [t_0, T]$, mit Anfangswert $y(t_0) = y^0$.</p> | | |
| 1. | Der lokale Abbruchfehler misst, wie sehr der durch das numerische Verfahren gelieferte Wert nach einem Schritt von der exakten Lösung abweicht. | wahr |
| 2. | Eine sehr hohe Konsistenzordnung kann man nur mit impliziten Verfahren realisieren. | falsch |
| 3. | Die Größe des lokalen Abbruchfehlers bestimmt die Konsistenzordnung. | wahr |
| 4. | Das verbesserte Eulerverfahren hat die Konvergenzordnung 2. | wahr |
| 5. | Es seien $y'(t) = 2^t y$, $t_0 = 1$ und $y^0 = y(t_0) = 1$. Berechnen Sie mit Euler-Verfahren eine Näherung y^1 von $y(t_0 + h)$ für $h = 0.1$. | 1.2 |