

Numerische Mathematik I für Ingenieure SS15 überarbeitete Verständnisfragen – Klausur Frühjahr 2013

<p>VF-1: Es seien x_{MIN} bzw. x_{MAX} die kleinste bzw. größte (strikt) positive Zahl sowie eps die relative Maschinengenauigkeit in der Menge $\mathbb{M}(b, m, r, R)$ der Maschinenzahlen gemäß Vorlesung/Buch und $\mathbb{D} := [-x_{\text{MAX}}, -x_{\text{MIN}}] \cup [x_{\text{MIN}}, x_{\text{MAX}}]$. Ferner beschreibe $\text{fl} : \mathbb{D} \rightarrow \mathbb{M}(b, m, r, R)$ die Standardrundung. Alle Zahlen sind im Dezimalsystem angegeben.</p>		
1.	In $\mathbb{M}(3, 3, -5, 3)$ gilt $x_{\text{MAX}} = 26$.	wahr
2.	Geben Sie x_{MAX} für $\mathbb{M}(3, 3, -5, 3)$ an.	26
3.	Die Zahl 0.1 ist in $\mathbb{M}(2, 32, -99, 99)$ exakt darstellbar.	falsch
4.	Für alle $x \in \mathbb{D}$ gilt $ \text{fl}(x) - x \leq \text{eps} x $.	wahr
5.	In $\mathbb{M}(100, 4, -99, 99)$ gilt $\text{eps} = 5 \cdot 10^{-8}$.	falsch
6.	In $\mathbb{M}(100, 4, -99, 99)$ gilt $\text{eps} = 5 \cdot 10^p$. Geben Sie p an.	-7
7.	Geben Sie die nicht-normalisierte Darstellung der Zahl 10 in $\mathbb{M}(2, 8, -8, 8)$ an.	1010
8.	Geben Sie die nicht-normalisierte Darstellung der Zahl 10 in $\mathbb{M}(3, 8, -8, 8)$ an.	101
<p>VF-2: Gegeben sei die Funktion $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ definiert durch $f(x, y) = y e^{4x^2}$. (Der relative Fehler der Eingabe wird bezüglich der 1-Norm gemessen.)</p>		
1.	Die relative Konditionszahl ist $\kappa_{\text{rel}} = 1 + 8x^2$.	falsch
2.	Die relative Konditionszahl ist $\kappa_{\text{rel}} = \max\{1, 8x^2\}$.	wahr
3.	Das Problem ist schlecht konditioniert für $ y \rightarrow \infty$.	falsch
4.	Nur für gut konditionierte Probleme gibt es auch stabile Algorithmen.	falsch
5.	Berechnen Sie $\kappa_{\text{rel}}(0.5, 0.5)$ für die Funktion $f(x, y) = y^2 e^{2x}$.	2
<p>VF-3: Mit $A, L, R, P, D \in \mathbb{R}^{n \times n}$ seien R bzw. L eine rechte obere bzw. normierte linke untere Dreiecksmatrix, P eine Permutationsmatrix und D eine reguläre Diagonalmatrix.</p>		
1.	Ist A regulär, so existiert stets eine LR -Zerlegung mit Permutationsmatrix P , so dass $PA = LR$ gilt.	wahr
2.	Ist A regulär, so existiert stets eine LR -Zerlegung mit Permutationsmatrix P , so dass $PDA = LR$ gilt.	wahr
3.	Aus $PDA = LR$ folgt, dass A genau dann positiv definit ist, wenn A symmetrisch ist und alle Diagonalelemente von D positiv sind.	falsch
4.	Beschreibt die Diagonalmatrix D eine Zeilenäquilibration, so folgt aus $B := DA$ die Ungleichung $\kappa_{\infty}(B) \geq \kappa_{\infty}(A)$ für die Konditionszahlen von A und B bezüglich der $\ \cdot\ _{\infty}$ -Norm.	falsch
5.	Berechnen Sie $\ A\ _{\infty}$ für $A = \begin{pmatrix} 1 & 8 \\ 10 & 11 \end{pmatrix}$.	21
<p>VF-4: Es seien $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ symmetrisch positiv definite Matrizen.</p>		
1.	$A + B$ ist immer symmetrisch positiv definit.	wahr
2.	$A \cdot B$ ist immer symmetrisch positiv definit.	falsch
3.	Wenn x Eigenvektor von A ist, dann ist x auch Eigenvektor von A^{-1} .	wahr
4.	Das Cholesky-Verfahren zur Bestimmung der Cholesky-Zerlegung von A ist auch ohne Pivottisierung stabil.	wahr
5.	Geben Sie den größten Eigenwert von $A = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 6 \end{pmatrix}$ an.	6

VF-5: Es sei $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ und $QR = A$ eine QR -Zerlegung von A . Weiter seien $b \in \mathbb{R}^n$ und $x \in \mathbb{R}^n$.		
1.	$Ax = b \Leftrightarrow Rx = Q^T b$	wahr
2.	$\kappa_2(A) = \kappa_2(R)$	wahr
3.	Zur Lösung von $Ax = b$ über die QR -Zerlegung muss Q explizit bestimmt werden.	falsch
4.	Es sei zusätzlich $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ und $Q_B R_B = B$ eine QR -Zerlegung von B . Dann ist $(Q Q_B) (R R_B)$ eine QR -Zerlegung von AB .	falsch
5.	Für welche α ist die Matrix $Q = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \alpha \end{pmatrix}$ orthogonal?	-0.70711

VF-6: Nicht im SS15 Für $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ betrachten wir das lineare Ausgleichsproblem: bestimme x^* mit minimaler 2-Norm so, dass $\ Ax^* - b\ _2 = \min_{x \in \mathbb{R}^n} \ Ax - b\ _2$.		
1.	Es sei $A = U\Sigma V^T$ eine Singulärwertzerlegung von A . Für die Pseudoinverse A^+ gilt $A^+ = V\Sigma^+U^T$.	wahr
2.	Es seien σ_1 der größte und σ_r der kleinste (positive) Singulärwert von A . Dann gilt: $\ A\ _2 = \sigma_1/\sigma_r$.	falsch
3.	Die Lösung x^* des linearen Ausgleichsproblems mit minimaler 2-Norm ist immer eindeutig.	wahr
4.	Es seien $Q_1 \in \mathbb{R}^{m \times m}$ und $Q_2 \in \mathbb{R}^{n \times n}$ orthogonale Matrizen. Dann haben A und $Q_1 A Q_2$ die selben Singulärwerte.	wahr
5.	Es seien $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ und $b = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$. Bestimmen Sie x^* .	1.5

VF-7: Es seien $0 < a \in \mathbb{R}$ und $\Phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ gegeben durch $\Phi(x) = x/2 + a/(2x)$.		
1.	$x^* = \sqrt{a}$ ist ein Fixpunkt von Φ .	wahr
2.	Die Fixpunktiteration $x_{i+1} := \Phi(x_i)$ konvergiert für alle Startwerte $x_0 > 0$ quadratisch gegen \sqrt{a} .	wahr
3.	Die Fixpunktiteration $x_{i+1} := \Phi(x_i)$ konvergiert nur, falls x_0 hinreichend nahe am Fixpunkt gewählt wird.	falsch
4.	Die Fixpunktiteration $x_{i+1} := \Phi(x_i)$ konvergiert für alle $x_0 > \sqrt{a}$ und die Folge $\{x_i\}_{i \in \mathbb{N}}$ ist streng monoton fallend.	wahr
5.	Bestimmen Sie x_2 für $a = 9$ und $x_0 = 4$.	3.0025

VF-8: Es sei $\Phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ stetig differenzierbar, und für $x^* \in \mathbb{R}$ gelte $\Phi(x^*) = x^*$ und $ \Phi'(x^*) < 1$. Mit $x_0 \in \mathbb{R}$ wird die Fixpunktiteration $x_{k+1} := \Phi(x_k)$, $k = 0, 1, 2, \dots$ definiert.		
1.	Die Fixpunktiteration konvergiert stets, wenn $ x_0 - x^* $ hinreichend klein ist.	wahr
2.	Die Konvergenzordnung der Fixpunktiteration kann größer als 2 sein.	wahr
3.	Das Fixpunktverfahren lässt sich stets auch als Newton-Verfahren für ein entsprechendes Nullstellenproblem interpretieren.	falsch
4.	Falls $\Phi'(x^*) = 0$ gilt, ist die Konvergenzordnung der Fixpunktiteration größer als 1.	wahr
5.	Bestimmen Sie den positiven Fixpunkt x^* von $\Phi(x) = \frac{x}{4} + \frac{3}{x}$.	2

VF-9: Nichtlineare Ausgleichsrechnung		
1.	Wenn das Gauß-Newton-Verfahren konvergiert, dann ist es lokal quadratisch konvergent.	falsch
2.	Ein lokales Minimum kann für die Gauß-Newton-Methode abstoßend sein.	wahr
3.	Beim Levenberg-Marquardt-Verfahren ergibt sich in jedem Iterationsschritt stets ein eindeutig lösbares lineares Ausgleichsproblem.	wahr
4.	In der Praxis verwendet man das Levenberg-Marquardt-Verfahren, weil es fast immer schneller konvergiert als das Gauß-Newton-Verfahren.	falsch
5.	Für die Funktion $f(t) = a^t$ hat man Messwerte $f(1) = 2$ und $f(2) = 4$. Stellen Sie das zugehörige nichtlineare Ausgleichsproblem und bestimmen Sie a_1 durch das Gauß-Newton-Verfahren mit Startwert $a_0 = 2$.	2

VF-10: Es sei $\Pi_n = \left\{ \sum_{j=0}^n a_j x^j \mid a_0, \dots, a_n \in \mathbb{R} \right\}$ der Raum der Polynome vom Grade (höchstens) n . Ferner seien $l_{jn}(x) = \frac{(x-x_0)\dots(x-x_{j-1})(x-x_{j+1})\dots(x-x_n)}{(x_j-x_0)\dots(x_j-x_{j-1})(x_j-x_{j+1})\dots(x_j-x_n)}$, $0 \leq j \leq n$ die Lagrange-Fundamentalpolynome und $P(f \mid x_0, \dots, x_n)$ das Lagrange-Interpolationspolynom zu den Daten $(x_0, f(x_0)), \dots, (x_n, f(x_n))$.		
1.	$l_{jn}(x)$, $0 \leq j \leq n$ bilden eine Basis von Π_n .	wahr
2.	Die Lagrange-Fundamentalpolynome zur Darstellung von $P(f \mid x_0, \dots, x_n)$ sind gerade so konstruiert, dass gilt: $l_{jn}(x_i) = \delta_{ji}$, $i, j = 0, \dots, n$.	wahr
3.	$\{a_0, a_1 x, a_2 x^2, \dots, a_n x^n\}$ bildet für beliebige, nicht verschwindende Koeffizienten $a_0, a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ eine Basis von Π_n .	wahr
4.	Für ein festes \bar{x} ist die Auswertung von $P(f \mid x_0, \dots, x_n)(\bar{x})$ sowohl mittels Neville-Aitken-Schema, als auch mittels Berechnung einer Newton-Darstellung und anschließender Auswertung von der Ordnung $\mathcal{O}(n)$.	falsch
5.	Seien $n = 2$, $x_0 = 7$, $x_1 = 3$, $x_2 = 1$. Berechnen Sie $l_{02}(4)$.	0.125

VF-11: Es sei $P(f \mid x_0, \dots, x_n)$ das Lagrange-Interpolationspolynom zu den Daten $(x_0, f(x_0)), \dots, (x_n, f(x_n))$ mit $x_0 < \dots < x_n$.		
1.	$P(\Psi \mid x_0, \dots, x_n) = \Psi$ für alle Polynome Ψ .	falsch
2.	Für beliebige f ist $P(f \mid x_0, \dots, x_n)(x_i) = f(x_i)$ für $i = 0, 1, \dots, n$.	wahr
3.	Für genügend oft stetig differenzierbare Funktionen f gilt: $P(f \mid x_0, \dots, x_n)(x) = f(x)$ für alle $x \in [x_0, x_n]$.	falsch
4.	Der Fehler $\max_{x \in [x_0, x_n]} P(f \mid x_0, \dots, x_n)(x) - f(x) $ wird mit wachsendem n immer kleiner.	falsch
5.	Es seien $f(x_0) = 1$, $f(x_1) = 2$. Berechnen Sie $P(f \mid x_0, x_1)\left(\frac{x_0+x_1}{2}\right)$.	1.5

VF-12: Es sei $f \in C[a, b]$. Das Integral $I(f) = \int_a^b f(x) dx$ soll numerisch durch geeignete Quadraturformeln approximiert werden.		
1.	Der Fehler der Mittelpunktsregel ist stets genau halb so groß wie der Fehler der Trapezregel.	falsch
2.	Die Mittelpunktsregel ist stets exakt, wenn f ein Polynom vom Grade ≤ 2 ist.	falsch
3.	Die summierte Mittelpunktsregel ist stets exakt, wenn f ein Polynom vom Grade ≤ 2 ist.	falsch
4.	Geben Sie den Exaktheitsgrad der summierten Simpsonregel an.	3
5.	Die Simpsonregel ist stets exakt, wenn f ein Polynom vom Grade ≤ 3 ist.	wahr
6.	Berechnen Sie eine Approximation von $\int_0^{10} x^2$ mit Hilfe der Mittelpunktsregel.	250