

## 1 Rechnerarithmetik

### 1.1 Maschinenzahlen

- $x = m \cdot B^e$
- $m : \pm 0.m_1 \dots m_n$
- $B$ : Basis (Binär:  $B=2$ )
- $e : \pm e_1 \dots e_l$
- $M: \{x \in R \mid x = \pm 0.m_1 \dots m_n \cdot B^{\pm e_1 \dots e_l}\} \cup \{0\}$
- $m_i, e_i \in \{0, 1, \dots, B-1\}$
- Wert  $\hat{w} = \sum m_i B^{\hat{e}-i}$
- $\hat{e} = \sum m_i B^{\hat{e}-i}$

### 1.2 Approximations- und Rundungsfehler

- Maschinengenauigkeit  $\epsilon_p = \frac{B}{2} \cdot B^{-n}$
- Die Maschinengenauigkeit ist die kleinste positive Maschinenzahl, für die auf dem Rechner  $1 + \epsilon_p \neq 1$  gilt.

#### 1.2.1 Konditionierung

- Konditionszahl  $K := \frac{|f'(x)| \cdot |x|}{|f(x)|}$
- Näherungsweise Angabe, um wieviel sich der relative Fehler von  $x$  vergrößert bei einer Funktionsauswertung  $f(x)$ .
- Ein Problem ist gut konditionierte, wenn die Konditionszahl klein ist.

#### 1.2.2 Absoluter Fehler

- $|\tilde{x} - x|$
- $|f(\tilde{x}) - f(x)| \approx |f'(x)| \cdot |\tilde{x} - x|$

#### 1.2.3 Relativer Fehler

- $\frac{|\tilde{x} - x|}{|x|}$
- $\frac{|f(\tilde{x}) - f(x)|}{|f(x)|} \approx \frac{|f'(x)| \cdot |x|}{|f(x)|} \cdot \frac{|\tilde{x} - x|}{|x|}$

## 2 Nullstellenproblemen

### 2.1 Fixpunktgleichung

- Idee:  $f(x) = F(x) - x$
- $F(x) = x$

### 2.2 Fixpunktiteration

- $x_{n+1} \equiv F(x_n)$

#### 2.2.1 Anziehender Fixpunkt

- Ist  $|F'(x)| < 1$ , so konvergiert  $x_n$  gegen  $\bar{x}$ , falls der Startwert  $x_0$  nahe genug bei  $\bar{x}$  liegt.

#### 2.2.2 Abstossender Fixpunkt

- Ist  $|F'(x)| > 1$ , so konvergiert  $x_n$  für keinen Startwert  $x_0 \neq \bar{x}$ .

### 2.3 Banachsche Fixpunktsatz

Wenn eine Lipschnitz-Konstante  $\alpha$  mit:

- $F : [a, b] \rightarrow [a, b]$
- $0 < \alpha < 1$
- $|F(x) - F(y)| \leq \alpha|x - y|$  mit  $x, y \in [a, b]$

existiert, dann gilt:

- $F$  hat genau einen Fixpunkt  $\bar{x}$  in  $[a, b]$
- Die Fixpunktiteration  $x_{n+1} = F(x_n)$  konvergiert gegen  $\bar{x}$  für alle Startwerte  $x_0 \in [a, b]$
- a-priori Abschätzung  $|x_n - \bar{x}| \leq \frac{\alpha^n}{1 - \alpha} \cdot |x_1 - x_0|$
- a-posteriori Abschätzung  $|x_n - \bar{x}| \leq \frac{\alpha}{1 - \alpha} \cdot |x_n - x_{n-1}|$

### 2.4 Newtonverfahren

- $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$

#### 2.4.1 Vereinfachte Newtonverfahren

- $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_0)}$

### 2.5 Sekantenverfahren

- $x_{n+1} = x_n - \frac{x_n - x_{n-1}}{f(x_n) - f(x_{n-1})} \cdot f(x_n)$

### 2.6 Konvergenzordnung $q$

- $|x_{n+1} - \bar{x}| \leq c \cdot |x_n - \bar{x}|^q$
- $c > 0$
- $q \geq 1$
- Für  $q = 1$  muss  $c < 1$  gelten

Für einfache Nullstellen konvergiert:

- Das Newton-Verfahren quadratisch ( $q=2$ )

- Das vereinfachte Newton-Verfahren linear ( $q=1$ )

- Das Sekantenverfahren  $q = \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \approx 1.618$

## 3 Lineare Gleichungssysteme

### 3.1 Dreiecksmatrix

- Untere Dreiecksmatrix:  $\begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$

- Obere normierte Dreiecksmatrix:  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

### 3.2 Gauss-Algorithmus

- Ausgangslage:  $Ax = b$

- $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & b_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & b_1 \\ 0 & a_{22} - a_{12} \cdot \frac{a_{21}}{a_{11}} & b_2 - b_1 \cdot \frac{a_{21}}{a_{11}} \end{pmatrix}$

#### 3.2.1 Spaltenpivotisierung

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

### 3.3 LR-Zerlegung

- $A = L \cdot R$
- $L$  ist eine untere normierte Dreiecksmatrix
- $R$  ist eine obere Dreiecksmatrix  $r_{ii} \neq 0$
- $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$
- $A^* = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix}, P_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$
- $A_1^* = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 0.5 & 1.5 \\ 0 & 1.5 & 1.5 \end{pmatrix}, L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0.5 & 1 & 0 \\ 0.5 & ? & 1 \end{pmatrix}$
- $A_1^{**} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 1.5 & 1.5 \\ 0 & 0.5 & 1.5 \end{pmatrix}, P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$
- $R = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 1.5 & 1.5 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0.5 & 1 & 0 \\ 0.5 & 0.33 & 1 \end{pmatrix}$
- $P = P_2 \cdot P_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$
- $Ly = Pb$
- $Rx = y$

### 3.4 QR-Zerlegung

- $Q^T \cdot Q = I \rightarrow Q$  ist orthogonal
- orthogonal  $\rightarrow Q^{-1} = Q^T \rightarrow Q$  ist regulär
- $Q^T = Q \rightarrow Q$  ist symmetrisch

#### 3.4.1 Householder-Matrizen

- $u$  normierter Vektor (Länge 1)
- $H := I - 2uu^T$
- $H$  ist symmetrisch und orthogonal
- $v_1 := a_1 + \text{sign}(a_{11}) \cdot |a_1| \cdot e_1$
- $u_1 := \frac{1}{|v_1|} v_1$

#### 3.4.2 Vorgehen

- $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix}, a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$
- $v_1 = \begin{pmatrix} 3.45 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, u_1 = \begin{pmatrix} 0.84 \\ 0.49 \\ 0.24 \end{pmatrix}$
- $H_1 = Q_1 = \begin{pmatrix} -0.41 & -0.82 & -0.41 \\ -0.82 & 0.53 & -0.24 \\ -0.41 & -0.24 & 0.88 \end{pmatrix}$
- $Q_1 A = \begin{pmatrix} -2.45 & -2.04 & -2.45 \\ 0 & -0.76 & -1.58 \\ 0 & 1.12 & 0.71 \end{pmatrix}$
- $A_2 = \begin{pmatrix} -0.76 & -1.58 \\ 1.12 & 0.71 \end{pmatrix}$
- $v_2 = \begin{pmatrix} -2.12 \\ 1.12 \end{pmatrix}, u_2 = \begin{pmatrix} -0.88 \\ 0.47 \end{pmatrix}$
- $H_2 = \begin{pmatrix} -0.56 & 0.83 \\ 0.83 & 0.56 \end{pmatrix}$
- $Q_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -0.56 & 0.83 \\ 0 & 0.83 & 0.56 \end{pmatrix}$
- $Q = Q_1^T Q_2^T$
- $R = Q_1 Q_2 A$

### 3.5 Fehlerrechnung

- Ziel: Von Residuum auf Fehler von  $x$  schliessen.
- $A\tilde{x} = \tilde{b} = b + \Delta b$
- Residuum:  $\Delta b$
- Fehler von  $x$ :  $\Delta x = \tilde{x} - x$

### 3.6 Vektornormen / Matrixnormen

#### 3.6.1 1-Norm

- $\left\| \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} \right\|_1 = 1 + 2 + 3 = 6$
- $\left\| \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 4 & -2 \\ 7 & -3 & 5 \end{pmatrix} \right\|_1 = \max(1+3+7, 2+4+3, 3+2+5) = 11$

#### 3.6.2 2-Norm

- $\left\| \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} \right\|_2 = \sqrt{1^2 + 2^2 + 3^2} = \sqrt{14}$

#### 3.6.3 $\infty$ -Norm

- $\left\| \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} \right\|_\infty = \max(1 + 2 + 3) = 3$
- $\left\| \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 4 & -2 \\ 7 & -3 & 5 \end{pmatrix} \right\|_\infty = \max(1+2+3, 3+4+2, 7+3+5) = 15$

### 3.7 Abschätzung für fehlerbehaftete Vektoren

- $\|x - \tilde{x}\| \leq \|A^{-1}\| \cdot \|b - \tilde{b}\|$
- $\frac{\|x - \tilde{x}\|}{\|x\|} \leq \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \cdot \frac{\|b - \tilde{b}\|}{\|b\|}, \text{ falls } \|b\| \neq 0$
- Konditionszahl  $\text{cond}(A) = \|A\| \cdot \|A^{-1}\|$

### 3.8 Abschätzung für fehlerbehaftete Matrix

- $\tilde{A} \cdot \tilde{x} = \tilde{b}$
- Wenn:  $\text{cond}(A) \cdot \frac{\|A - \tilde{A}\|}{\|A\|} < 1$
- Dann:  $\frac{\|x - \tilde{x}\|}{\|x\|} \leq \frac{\text{cond}(A)}{1 - \text{cond}(A) \cdot \frac{\|A - \tilde{A}\|}{\|A\|}} \cdot \left( \frac{\|A - \tilde{A}\|}{\|A\|} + \frac{\|b - \tilde{b}\|}{\|b\|} \right)$

### 3.9 Iterative Verfahren

- Ein Startvektor  $x^{(0)}$  wird solange iteriert ( $x^{(k+1)} = F(x^{(k)})$ ), bis  $x$  gegen das Gleichungssystem  $Ax = b$  konvergiert
- Ein hochgestellter Index in Klammern  $x^{(k)}$  bezeichnet einen Vektor aus  $R^n$  nach der  $k$ -ten Iteration
- $A = L + D + R$
- $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ a_{21} & 0 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 \\ 0 & a_{22} & 0 \\ 0 & 0 & a_{33} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & a_{12} & a_{13} \\ 0 & 0 & a_{23} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$
- Matrizen  $L$  und  $R$  entsprechen nicht den Matrizen der LR-Zerlegung

### 3.10 Das Jacobi-Verfahren / Gesamtschrittverfahren

- $Dx^{(x+1)} = -(L + R)x^{(k)} + b$
- $x^{(x+1)} = -D^{-1}(L + R)x^{(k)} + D^{-1}b$
- $B = -D^{-1}(L + R)$

### 3.11 Das Gauss-Seidel-Verfahren / Einzelschrittverfahren

- $(D + L)x^{(x+1)} = -Rx^{(k)} + b$
- $x^{(x+1)} = -(D + L)^{-1}Rx^{(k)} + (D + L)^{-1}b$
- $B = -(D + L)^{-1}R$

### 3.12 Konvergenz

- Falls A diagonaldominant ist, konvergiert das Gesamtschrittverfahren und das Einzelschrittverfahren für  $Ax = b$
- Es gibt nicht diagonaldominante Matrizen, für die die Verfahren trotzdem konvergieren kann
- Ein notwendiges und hinreichendes Kriterium ist, dass der Spektralradius  $\rho(B) < 1$

#### 3.12.1 Anziehender oder abstossender Fixpunkt

- $x^{(n+1)} = Bx^{(n)} + b$
- $\bar{x}$  anziehender Fixpunkt, wenn  $\|B\| < 1$
- $\bar{x}$  abstossender Fixpunkt, wenn  $\|B\| > 1$

#### 3.12.2 Abschätzung

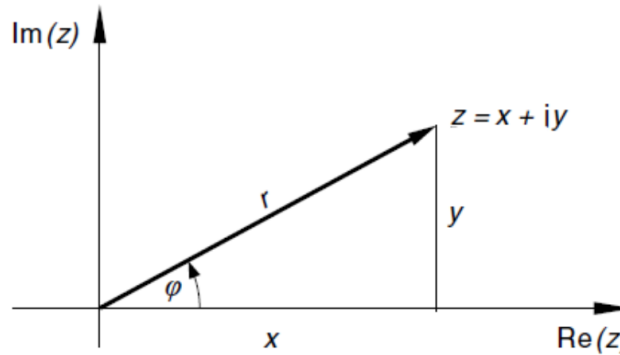
- $x^{(n+1)} = Bx^{(n)} + b$
- a-priori Abschätzung:  $\|x^{(n)} - \bar{x}\| \leq \frac{\|B\|^n}{1 - \|B\|} \cdot \|x^{(1)} - x^{(0)}\|$
- a-posteriori Abschätzung:  $\|x^{(n)} - \bar{x}\| \leq \frac{\|B\|}{1 - \|B\|} \cdot \|x^{(n)} - x^{(n-1)}\|$

#### 3.12.3 Diagonaldominanz

- A ist diagonaldominant, wenn das Zeilensummenkriterium oder das Spaltensummenkriterium gilt
- Zeilensummenkriterium: für alle  $i = 1, \dots, n$ :  $|a_{ii}| > \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|$
- Spaltensummenkriterium: für alle  $j = 1, \dots, n$ :  $|a_{jj}| > \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{ij}|$

### 3.13 Komplexe Zahlen

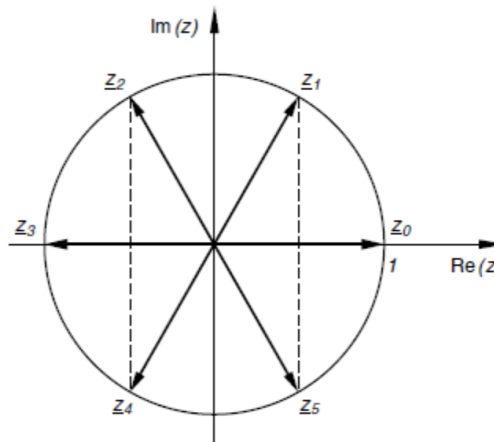
- Eine komplexe Zahl  $z$  ist ein geordnetes Paar  $(x, y)$  zweier reeller Zahlen  $x$  und  $y$
- $z = x + iy$
- $z^* = x - iy$
- $|z| = \sqrt{x^2 + y^2}$
- $i^2 = -1$
- Realteil von  $z$ :  $Re(z) = x$
- Imaginärteil von  $z$ :  $Im(z) = y$



- Normalform:  $z = x + iy$
- Trigonometrische Form:  $z = r(\cos(\varphi) + i \cdot \sin(\varphi))$
- Exponentialform:  $z = re^{i\varphi}$

#### 3.13.1 Rechenregeln

- Addition:  $z_1 + z_2 = (x_1 + x_2) + i(y_1 + y_2)$
- Subtraktion:  $z_1 - z_2 = (x_1 - x_2) + i(y_1 - y_2)$
- Multiplikation:  $z_1 \cdot z_2 = (x_1x_2 - y_1y_2) - i(x_1y_2 + x_2y_1)$
- $z_1 \cdot z_2 = r_1e^{i\varphi_1} \cdot r_2e^{i\varphi_2} = r_1r_2e^{i(\varphi_1+\varphi_2)}$
- Division:  $\frac{z_1}{z_2} = \frac{z_1 \cdot z_2^*}{z_2 \cdot z_2^*}$
- $\frac{z_1}{z_2} = \frac{r_1e^{i\varphi_1}}{r_2e^{i\varphi_2}} = \frac{r_1}{r_2}e^{i(\varphi_1-\varphi_2)}$



- Die Lösungen der Gleichung  $z^6 = 1$

### 3.14 Eigenwerte und Eigenvektoren

- $Ax = \lambda x$
- Eigenwert  $\lambda$
- Eigenvektor  $x$
- Der Nullvektor wird als triviale Lösung nicht berücksichtigt
- Eigenvektoren werden i.d.R. auf die Länge 1 normiert
- $(A - \lambda I_n)x = 0$

#### 3.14.1 Charakteristisches Polynom / Spur

Spur von A =  $tr(A) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} = \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n$

#### 3.14.2 Algebraische Vielfachheit / Spektrum

- Das Spektrum  $\sigma(A)$  ist die Menge aller Eigenwerte von A
- $(1 - \lambda)^2 = 0$  Algebraische Vielfachheit = 2
- $\lambda = 0$  Algebraische Vielfachheit = 1

#### 3.14.3 Eigenraum

- Die Eigenvektoren zum Eigenwert  $\lambda$  bilden zusammen mit dem Nullvektor 0 einen Unterraum
- Der Eigenraum des Eigenwertes  $\lambda$  ist die Lösungsmenge des homogenen lin. Gleichungssystems  $(A - \lambda I_n)x = 0$
- Weist nur dann eine nicht-triviale Lösung auf, wenn gilt:  $Rg(A - \lambda I_n) < n$
- **Geometrische Vielfachheit:**  $n - Rg(A - \lambda I_n)$

#### 3.14.4 Vielfachheit

- Geometrische und algebraische Vielfachheit eines Eigenwerts müssen nicht gleich sein
- Die geom. Vielfachheit ist aber stets kleiner oder gleich der algebraischen Vielfachheit

#### 3.14.5 Ähnliche Matrizen / Diagonalisierbarkeit

- A und B sind ähnlich:  $B = T^{-1}AT$
- Ist B eine Diagonalmatrix ist A **diagonalisierbar**
- Ähnliche Matrizen haben dieselben Eigenwerte, inkl. deren algebraischer Vielfachheit.
- Ist x ein Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda$  von B, dann ist Tx ein Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda$  von A
- In einer diagonalisierbaren Matrix sind die n Diagonalelemente von D die Eigenwerte von A
- In einer diagonalisierbaren Matrix stehen die n linear unabhängigen Eigenvektoren von A in den Spalten von T

### 3.14.6 Determinante von $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ : $\det(A) = |A|$

- $A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}, |A_{12}| = \begin{pmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{33} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$
- $|A| = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} \cdot a_{ij} \cdot |A_{ij}|$       Entwicklung n.  $j$ -ter Spalte
- $|A| = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} \cdot a_{ij} \cdot |A_{ij}|$       Entwicklung n.  $i$ -ter Zeile
- $\det \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & D \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & D \end{pmatrix} = \det(A) \cdot \det(D)$
- $\begin{vmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{vmatrix} = \lambda_1 \cdot \dots \cdot \lambda_n = \begin{vmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ * & & \lambda_n \end{vmatrix}$
- $A = B \cdot C \Rightarrow |A| = |B| \cdot |C|$
- $\det(A) = \det(A^\top)$
- Hat  $A$  zwei gleiche Zeilen/Spalten  $\Rightarrow |A| = 0$
- $\det(\lambda A) = \lambda^n \det(A)$
- Ist  $A$  invertierbar, so gilt:  $\det(A^{-1}) = (\det(A))^{-1}$
- $\det(AB) = \det(A) \det(B) = \det(B) \det(A) = \det(BA)$

#### Umformung Determinante

- Vertauschen von Zeilen/Spalten ändert Vorzeichen von  $|A|$
- Zeile/Spalte mit  $\lambda$  multiplizieren,  $|A|$  um Faktor  $\lambda$  größer
- Addition des  $\lambda$ -fachen der Zeile X zur Zeile Y ändert  $|A|$  nicht

#### Vereinfachung für Spezialfall $A \in \mathbb{K}^{2 \times 2}$

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \Rightarrow \det(A) = |A| = ad - bc$$

### 3.14.7 Äquivalente Aussagen für $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$

- 1)  $A$  ist invertierbar
- 2)  $\dim(\text{col}(A)) = \dim(\text{row}(A)) = n$
- 3)  $\text{kern}(A) = 0$
- 4) Die strenge ZSF von  $A$  ist  $\mathbb{I}_n$
- 5)  $\det(A) \neq 0$
- 6) Zeilen/Spalten von  $A$  linear unabhängig
- 7)  $Ax = b$  hat eine eind. Lös.  $\forall b \in \mathbb{R}^n$
- 8) 0 ist kein Singulärwert von  $A$
- 9) Lineare Abbildung ist bijektiv
- 10)  $\text{rang}(A) = n$
- 11) 0 ist kein Eigenwert von  $A$