

03 – Numerik

Grundzüge digitaler Systeme (192.134)

Vortrag von: Stefan Neumann

Fakultät für Informatik TU Wien E-Mail: gds@list.tuwien.ac.at

Numerik

- Methoden zur Lösung mathematischer Problemstellungen auf Computern
- Hauptfelder
 - Effektive und effiziente Berechnung
 - Fehlerabschätzung
 - Aufwandsabschätzung
 - Stabilitätsanalyse
- Anwendungsgebiete in
 - Statistik und Machine Learning
 - Ingenieur-, Natur-, Wirtschafts- und Sozialwissenschaften

Zahlendarstellung im Computer

- In Mathematik unendliche Zahlenmengen
 - \blacksquare N, \mathbb{Z} , \mathbb{Q} , \mathbb{R} , \mathbb{C}
- Am Computer endliche Zahlenmengen
 - Stellenwertsystem zur Basis 2 mit *n* Stellen
 - Unterschiedliche "Zahlen"
 - N
 - Z: Negative Zahlen erfordern Codierung
 - $\hookrightarrow VZ + Betrag$, Einer- / Zweierkomplement, Exzessdarstellung
 - \blacksquare \mathbb{Q} , \mathbb{R} : Nachkommastellen!

Numerik - Übersicht

- Festpunkt-Darstellung
- Gleitkomma-Darstellung
 - Struktur von Gleitkomma-Zahlensystemen
 - Gleitkomma-Zahlensysteme nach IEEE 754
- Arithmetik auf Gleitkomma-Zahlensystemen
 - Runden
 - Rundungsfehler
 - Beispiele für Arithmetik mit Gleitkomma-Zahlen

Festpunkt-Darstellung

- Gesamtlänge Bit
 - g Vorkommastellen
 - n Nachkommastellen
 - 1 Vorzeichen $(0 \Rightarrow positiv, 1 \Rightarrow negativ)$
 - \Rightarrow N = n + g + 1 Bits insgesamt und Position des Nachkommateils fixiert

Beispiel für Zahlendarstellung (g = 12, n = 3):

Festpunkt-Darstellung

- Gesamtlänge Bit
 - g Vorkommastellen
 - n Nachkommastellen
 - 1 Vorzeichen $(0 \Rightarrow positiv, 1 \Rightarrow negativ)$
 - \Rightarrow N = n + g + 1 Bits insgesamt und Position des Nachkommateils fixiert

VZ		/orkommateil	_	Nachkommateil (n)				
V	d_{n+g-1}	d_{n+g-2}		d _n	d_{n-1}		d_1	d_0

- Entspricht Skalierung der ganzen Zahl um Faktor 2^{-n}
- Bitfolge interpretiert als vorzeichenbehaftete Binärzahl mit Nachkommastellen

Codierung:
$$v d_{N-2} d_{N-3} \dots d_1 d_0$$

$$\hat{=} (-1)^v \cdot 2^{-n} \sum_{j=0}^{N-2} d_j \cdot 2^j$$

Festpunktzahl: $(-1)^{v} \cdot d_{N-2} \dots d_{n} \cdot d_{n-1} \dots d_{1} d_{0}$

Festpunkt-Darstellung – Beispiel

- Die Zahl $(-10.375)_{10}$ ist in das folgende (binäre) Festpunktformat umzurechnen
- Format: N = 12 Bit Breite und n = 3 Nachkommastellen

$$\Rightarrow$$
 1 Bit Vorzeichen, 8 Bit Vorkommateil, 3 Bit Nachkommateil

$$(-10.375)_{10} = (-1010.011)_2 = 100001010011$$
 $\cdot 2$: 2 $\cdot 2$ $\cdot 3.375 \mid 0$ $\cdot 10 \mid 0$

Festpunkt-Darstellung

- Welche Zahlenmenge können wir so darstellen?
- Für das Festpunkt-Zahlensystem mit N = 16 Bit Breite und n = 3 Nachkommastellen ist die Zahlenmenge beschrieben durch:

$$v d_{14} d_{13} \dots d_1 d_0 = (-1)^v \cdot 2^{-3} \sum_{j=0}^{14} d_j \cdot 2^j$$

■ Kleinste in diesem Zahlensystem (N = 16, n = 3) darstellbare Zahl

VZ Vorkommateil Nkt.
$$\begin{array}{lll} 1 & 111 & 1111 & 1111 & 1 \\ 1 & 111 & 1111 & 1111 & 1 \\ \end{array} = - \big(1111 & 1111 & 1111 & 1111 & 1111 \\ \\ & = \big(-1\big)^1 \cdot 2^{-3} \cdot \big(2^{14} + 2^{13} + \dots + 2^1 + 2^0\big) \\ \\ & = - \big(4095.875\big)_{10} \\ \end{array}$$

Festpunkt-Darstellung

■ Differenz zwischen zwei aufeinander folgenden Zahlen für N = 16, n = 3:

VZ Vorkommateil Nkt. 0 000 0000 0000 0 001
$$\hat{=} (0.001)_2 = (-1)^0 \cdot 2^{-3} \cdot 2^0 = (0.125)_{10}$$

■ Zahlenbereich [-4095.875, +4095.875]



Festpunkt-Darstellung – Eigenschaften

- Jede Festpunktzahl ist rational (\mathbb{Q})
 - D.h. irrationale Zahlen können nicht exakt dargestellt werden
- Manche einfache rationale Zahlen können nicht genau dargestellt werden
 - Beispiel: (1/3)₁₀ dezimal dargestellt
 - Beispiel: $(1/10)_{10}$ binär dargestellt
- Wir müssen uns damit abfinden, dass reelle Zahlen im Rechner nur mit einer gewissen Genauigkeit dargestellt werden können
 - ⇒ Es muss gerundet werden
- Ergebnis einer Rechnung von zwei darstellbaren Zahlen muss nicht unbedingt darstellbar sein
 - ⇒ Es muss gerundet werden

Numerik - Übersicht

- Festpunkt-Darstellung
- Gleitkomma-Darstellung
 - Struktur von Gleitkomma-Zahlensystemen
 - Gleitkomma-Zahlensysteme nach IEEE 754
- 3 Arithmetik auf Gleitkomma-Zahlensystemen
 - Runden
 - Rundungsfehler
 - Beispiele für Arithmetik mit Gleitkomma-Zahlen

Festpunkt-Darstellung → **Gleitkommazahlen**

Gewünschte Eigenschaften

- In vielen Anwendungen wird eine große Zahlendynamik benötigt
 - Sehr kleine und sehr große Zahlen sollen einheitlich dargestellt werden
- Große Anzahl an Nachkommastellen in der Umgebung von 0
 - ⇒ Betragsmäßig sehr kleine Zahlen darstellbar
- Große Anzahl an Vorkommastellen
 - ⇒ Für Zahlen mit großem Absolutbetrag
- Anzahl der Nachkommastellen kann mit steigendem Absolutbetrag abnehmen, da auch ihre Bedeutung abnimmt
- → Man benötigt ein Zahlensystem, bei dem die Anzahl der Nachkommastellen und damit die Position des Binärpunktes abhängig vom Absolutbetrag variieren (gleiten) kann:

Gleitkommazahlen (auch Gleitpunktzahlen, floating point number)

Exponentialschreibweise

Darstellung

- Grundlage von Gleitkommazahlen: Exponentialschreibweise
- $x = m \cdot b^e$ z.B.: $0.0488 = 4.88 \cdot 10^{-2}$
 - m ... Mantisse
 - *e* . . . Exponent
 - b ... Basis
 - ⇒ Im Gegensatz zu bisher ist die Mantisse nun selbst eine rationale Zahl (nicht unbedingt eine Ganzzahl)
- Problem: Exponential-Darstellung ist mehrdeutig
 - Beispiel: $0.00123 = 123 \cdot 10^{-5} = 12.3 \cdot 10^{-4} = \dots$
- **Lösung**: Normalisierung, d.h. genau eine Stelle vor dem Komma $\neq 0$
 - Beispiel: 0.00123 wird normalisiert dargestellt als $1.23 \cdot 10^{-3}$
- Wir gehen davon aus, dass
 - Exponent ganzzahlig ist und
 - Basis ganzzahlig ist mit b > 1

Exponentialschreibweise

Rechnen

- Bei Addition oder Subtraktion weniger handlich
- Bei Multiplikation und Division praktisch
 - Exponenten werden addiert oder subtrahiert

$$2.1 \cdot 10^{-4} \cdot 3 \cdot 10^{-5} = (2.1 \cdot 3) \cdot 10^{-4 + (-5)} = 6.3 \cdot 10^{-9}$$

$$9.6 \cdot 10^3 : (2 \cdot 10^{-2}) = (9.6 : 2) \cdot 10^{3 - (-2)} = 4.8 \cdot 10^5$$

$$(3 \cdot 10^7)^3 = 3^3 \cdot 10^{7 \cdot 3} = 27 \cdot 10^{21} = 2.7 \cdot 10^{22}$$

- $\log(200000) = \log(2 \cdot 10^5) = \log(2) + 5$
- Allgemein:
 - $(m_1 \cdot 10^{e_1}) \cdot (m_2 \cdot 10^{e_2}) = (m_1 \cdot m_2) \cdot 10^{e_1 + e_2}$
 - $(m_1 \cdot 10^{e_1}) : (m_2 \cdot 10^{e_2}) = (m_1 : m_2) \cdot 10^{e_1 e_2}$
 - $(m \cdot 10^e)^p = m^p \cdot 10^{e \cdot p}$
 - $\log(m \cdot 10^e) = e + \log(m)$

Gleitkomma-Darstellung

Format

- Gesamtlänge N = 1 + n + p Bits
 - Vorzeichenbit v (0 \Rightarrow positiv, 1 \Rightarrow negativ)
 - *n* Stellen Exponent, bezeichnet als E_{n-1}, \ldots, E_0
 - *p* Stellen Mantisse, bezeichnet als m_0, \ldots, m_{p-1}

VZ	Exponent					Mantisse					
V	E_{n-1}		• • •		E_0	m_0				m_{p-1}	Indizierung
V	d_{N-2}	d_{N-3}		• • • •	d_p	d_{p-1}		• • • •	d_1	d_0	Bitnummer
msb										lsb	_

- Implementierung der Normalisierung wie folgt:
 - Normalisierungsbedingungen:
 - Erste Stelle der Mantisse $m_0 \neq 0$
 - Genau eine Stelle vor dem Komma
 - ⇒ Mantisse wird dargestellt als Festpunktzahl mit genau einer Ziffer im Vorkommateil
 - Beispiel: 0.00123 wird normalisiert dargestellt als $1.23 \cdot 10^{-3}$

Gleitkomma-Darstellung

Normalisierung

- Kleinste positive normalisierte Zahl: $m_{\min} \cdot b^{e_{\min}} = 1.0 \cdot b^{e_{\min}}$
 - \mathbf{m}_{\min} ... minimale Mantisse
 - *e*_{min} . . . minimaler Exponent
- Normalisierte Zahlen auf der positiven Zahlengerade



- Problem: Lücke um 0
 - Lücke tritt auf, da $m_0 \neq 0$
 - 0 so nicht darstellbar
 - Wir führen Sonderdarstellung für 0 und Zahlen "nahe" 0 ein, sogenannte Denormalisierung

Gleitkomma-Zahlensystem

Denormalisierte Zahlen

- Wegen $m_0 \neq 0$ fallen einige Zahlen weg
- Dieses Problem löst man durch sogenannte Denormalisierung:
 - Man hebt die Normalisierungsbedingung in Spezialfällen auf: Für den minimalen Exponenten $e = e_{min}$ erlauben wir $m_0 = 0$
 - ⇒ Schließt die "Lücke" um 0
 - Denormalisierte Zahlen (auch "subnormale" Zahlen genannt)
 - Im Binärsystem mögliche m: (0.0...01) bis (0.1...11)
 - 0 gilt als normalisiert
- Denormalisierte Zahlen auf der positiven Zahlengerade



 $\mathbb{F}(\textit{b},\textit{p},\textit{e}_{\mathsf{min}},\textit{e}_{\mathsf{max}},\textit{denorm}) \ \dots \ \mathsf{Gleitkomma-Zahlensystem}$

- **b** ... Basis (base, radix) $(b \ge 2)$
- p . . . Mantissenlänge (precision) ($p \ge 2$)
- *e*_{min} . . . kleinster Exponent
- e_{max} ... größter Exponent
- denorm . . . Normalisierungsindikator
 - true ⇒ enthält denormalisierte Zahlen
 - false ⇒ enthält keine denormalisierten Zahlen

Gleitkomma-Darstellung

Bsp.: Normalisierte und denormalisierte Gleitkommazahlen

- Gleitkomma-Zahlensystem mit b=2, p=3, $e_{\min}=-1$, $e_{\max}=2$
- Normalisierte Gleitkommazahlen (positiver Teil dargestellt)



Denormalisierte Gleitkommazahlen



- Skalierungsfaktor für denormalisierte Zahlen: b^{emin}
- In IEEE-754 durch Sonderwert im Exponenten codiert: $e_{min} 1$ (mehr dazu später)

- **Frage:** Wie viele verschiedene Zahlen können wir darstellen?
- **Antwort:** IEC/IEEE Gleitkomma-Zahlensystem $\mathbb{F}(2, 24, -126, 127, \text{true})$:
 - \Rightarrow Basis = 2, 24 Bits in der Mantisse, Exponenten $e_{\min} = -126$ bis $e_{\max} = 127$, mit Denormalisierung
 - Normalisierte Zahlen: $2 + 2^{24} \cdot 254 = 4\ 261\ 412\ 866 \approx 4.26 \cdot 10^9$
 - Denormalisierte Zahlen: $2 \cdot (2^{23} 1) = 16777214$
- **Allgemein:** Gleitkomma-Zahlensystem $\mathbb{F}(b, p, e_{\min}, e_{\max}, denorm)$

Normalisierten Zahlen:
$$2 + 2 \cdot \underbrace{(b-1) \cdot b^{p-1}}_{Anzahl der möglichen} \cdot \underbrace{(e_{max} - e_{min} + 1)}_{Anzahl der möglichen normalisierten Mantissen}$$

■ Denormalisierten Zahlen: $\underbrace{2}_{\mathsf{VZ}} \underbrace{1}_{m_0 = 0} \underbrace{(b^{p-1} - 1)}_{\mathsf{Mantisse}} \underbrace{0 \cdots 0}$

- Frage: Was ist der größte Wert, den wir darstellen können?
- Antwort: Größte Gleitkommazahl eines Gleitkomma-Zahlensystems ist

$$x_{\max} = M_{\max} \cdot b^{e_{\max}} = b \cdot (1 - b^{-p}) \cdot b^{e_{\max}}$$
 mit der Mantisse $M_{\max} = (\delta.\delta\delta\dots\delta\delta)_b$, wobei $\delta = b-1$

Für Binärsystem $x_{\text{max}} = 2 \cdot (1 - 2^{-p}) \cdot 2^{e_{\text{max}}}$

Herleitung:

$$\delta \cdots \delta$$

Maximaler Wert der Mantisse:

$$\frac{+}{10\cdots 0} = b^p$$

$$(b^{p}-1) \cdot \underbrace{b^{-(p-1)}}_{\text{Skaliering}} = (b^{p}-1) \cdot b \cdot b^{-p} = b \cdot (1-b^{-p})$$

$$x_{\text{max}} = M_{\text{max}} \cdot b^{e_{\text{max}}} = b \cdot (1 - b^{-p}) \cdot b^{e_{\text{max}}}$$

- **Frage:** Was ist der kleinste positive Wert, den wir darstellen können?
- Antworten:
 - Kleinste positive normalisierte Gleitkommazahl (*denorm* = false)

$$x_{\min} = M_{\min} \cdot b^{e_{\min}} = 1 \cdot b^{e_{\min}} = b^{e_{\min}}$$

Kleinste positive denormalisierte Zahl (denorm = true):

$$\overline{x}_{\min} = b^{-p+1} \cdot b^{e_{\min}} = b^{e_{\min}-p+1}$$

■ IEC/IEEE Gleitkomma-Zahlensystem $\mathbb{F}(2, 24, -126, 127, \text{true})$:

$$x_{\min} = 2^{-126} \approx 1.18 \cdot 10^{-38}$$

$$x_{\text{max}} = 2 \cdot (1 - 2^{-24}) \cdot 2^{127} \approx 3.40 \cdot 10^{38}$$

Absolute Abstände der Gleitkommazahlen

- **Frage:** Was ist der Abstand von zwei Zahlen, die wir darstellen können?
- Für eine normalisierte Gleitkommazahl besteht die kleinste und die größte Mantisse aus den Ziffern
 - $m_0 = 1$, $m_1 = \cdots = m_{p-1} = 0$ bzw.
 - $m_0 = m_1 = \cdots = m_{p-1} = \delta = b-1$
- Die Mantisse durchläuft somit Werte zwischen
 - $M_{\min} = (1.00 \cdots 00)_b$ und
 - $M_{\max} = (\delta.\delta\delta\cdots\delta\delta)_b$

mit einer konstanten Schrittweite von

- ulp = $(0.00 \cdots 01)_b = b^{-p+1}$
- Grundinkrement der Mantisse: ulp (unit of least precision)
- **Antwort:** Benachbarte Zahlen aus \mathbb{F} haben im Intervall $[b^e, b^{e+1})$ (also bei fixiertem Exponenten e) den konstanten Abstand

$$\Delta x = 1 \operatorname{\mathsf{ulp}} \cdot b^e = b^{e-p+1}$$

Positive Zahlen aus dem Gleitkomma-Zahlensystem $\mathbb{F}(2,3,-1,2,\mathsf{true})$

М	е	(Wert) ₂	$(Wert)_{10}$	Intervall	Δx	denormalisiert
1.11		$(111)_2$	$(7)_{10}$			
1.10	2	$(110)_2$	$(6)_{10}$	$[2^2, 2^3)$	$(1.0)_2$	nein
1.01		$(101)_2$	$(5)_{10}$	[2 ,2)	(1.0)2	nem
1.00		$(100)_2$	$(4)_{10}$			
1.11		$(11.1)_2$	$(3.5)_{10}$			
1.10	1	$(11.0)_2$	$(3.0)_{10}$	$[2^1, 2^2)$	$(0.1)_2$	nein
1.01	-	$(10.1)_2$	$(2.5)_{10}$	[2 ,2)	(0.1)2	iiciii
1.00		$(10.0)_2$	$(2.0)_{10}$			
1.11		$(1.11)_2$	$(1.75)_{10}$			
1.10	0	$(1.10)_2$	$(1.50)_{10}$	$[2^0, 2^1)$	$(0.01)_2$	nein
1.01	U	$(1.01)_2$	$(1.25)_{10}$	[2 ,2)	(0.01)2	iiciii
1.00		$(1.00)_2$	$(1.00)_{10}$			
1.11		$(0.111)_2$	$(0.875)_{10}$			
1.10	-1	$(0.110)_2$	$(0.750)_{10}$	$[2^{-1}, 2^0)$	$(0.001)_2$	nein
1.01	-	$(0.101)_2$	$(0.625)_{10}$	[2 ,2)	(0.001)2	iiciii
1.00		$(0.100)_2$	$(0.500)_{10}$			
0.11		$(0.011)_2$	$(0.375)_{10}$			
0.10	-2	$(0.010)_2$	$(0.250)_{10}$	$[0, 2^{-1})$	$(0.001)_2$	ja
0.01		$(0.001)_2$	$(0.125)_{10}$	[0, 2)	(0.001)2	Ja
1.00	-2	0	0	_	_	nein

- Jetzt: Gleitkomma-Zahlensysteme nach IEEE 754
- International anerkannter Standard, wie man Gleitzahlen darstellt
- IEEE = Institute of Electrical and Electronics Engineers
 - Gesprochen (auf Englisch): "I triple E"
 - Berufsverband für Informatik, Elektrotechnik, etc.
 - Definiert diverse Standards f
 ür elektronische Systeme (ähnlich DIN-Normen)
 - Organisiert auch akademische Konferenzen
 - Weltweit vertreten (auch in Wien)



- IEEE 754 Single Precision Format mit 32 Bit floats: $\mathbb{F}(2, 24, -126, +127, \text{true})$
- IEEE 754 Double Precision Format mit 64 Bit floats: $\mathbb{F}(2,53,-1022,+1023,\text{true})$
- Exponent ist in Exzessdarstellung
 - Single Precision: Warum gehen Exponenten nur von $e_{min} = -126$ bis $e_{max} = 127$, Exzessdarstellung würde uns -127 bis 128 erlauben?
 - \Rightarrow Die Werte $e=e_{\min}-1=-127$ und $e=e_{\max}+1=128$ hält man sich für Spezifälle frei (siehe einige Slides weiter, double precision analog)

F ------

	Format				
Parameter	Single	Single Ext.	Double	Double Ext.	
Ь	2	2	2	2	
p	24	≥ 32	53	≥ 64	
e_{min}	-126	≤ -1022	-1022	≤ -16382	
e_{max}	+127	$\ge +1023$	+1023	$\ge +16383$	
denorm	true	true	true	true	
Exzess des Exponenten	+127	unspez.	+1023	unspez.	
Bitbreite des Exponenten	8	≥ 11	11	≥ 15	
Bitbreite des Formats	32	≥ 43	64	≥ 7 9	

Codierung nach IEEE 754 Single Precision Format (1 von 3)

0 D:4 F.... - ... - ...

1 Bit VZ		ď	BIT EX	ponent			2	3 BIT IV	antisse		
V	E ₇		• • •		E ₀	m_1		• • •		m ₂₃	Indizierung
d ₃₁	d ₃₀	d_{29}		• • • •	d ₂₃	d ₂₂		• • • •	d_1	d_0	Bitnummer
msb										lsb	_

22 D:+ M--+:---

- Darstellung von normalisierten Gleitkommazahlen:
 - Normalisierungsbedingung: $m_0 \neq 0$, daher immer $m_0 = 1$ \Rightarrow Vorkommastelle m_0 wird weggelassen: "Implizites erstes Bit"
 - Exponenten in Exzessdarstellung

1 D:+ \/7

- Darstellung von denormalisierten Gleitkommazahlen:
 - Spezielle **Codierung** im Exponenten: $e = e_{min} 1$
 - **Zeigt** implizites erstes Bit **an**: $m_0 = 0$
 - Als Wert des Exponenten wird gesetzt e_{min}

Codierung nach IEEE 754 Single Precision Format (2 von 3)

- Wie wird die Zahl Null dargestellt?
 - $e = e_{min} 1 = -127$, Manti<u>sse = 0</u>

- Wie wird Not a Number (NaN) dargestellt?
 - Sonderwert für "Ergebnisse" nicht möglicher Berechnungen, wie

$$\begin{bmatrix} 0\\0\\\sqrt{-1} \end{bmatrix}$$

- $e = e_{max} + 1 = 128$, Mantisse > 0
- Binärdarstellung z.B.: 0 1 · · · 1 0010 · · · 0 31 30 · · · 23 22 · · · · · · · 0

Codierung nach IEEE 754 Single Precision Format (3 von 3)

- Wie wird der Wert unendlich dargestellt?
- Überlauf: Ergebnis ist betragsmäßig zu groß, um im betreffenden Format dargestellt werden zu können
 - ullet Es wird auf $+\infty$ bzw. $-\infty$ als Rückgabewert zurückgegriffen
 - $e = e_{\mathsf{max}} + 1 = 128$
 - Binärdarstellung:

$+\infty$	0	1 · · · 1	0 · · · 0
$-\infty$	1	1 · · · 1	0 · · · 0
	31	30 · · · 23	22 · · · 0

$$\sqrt{+\infty} = +\infty$$

$$\frac{1}{+\infty}=+0$$
 bzw. $\frac{1}{-\infty}=-0$

$$4-\infty=-\infty$$

$$\begin{array}{ccc} & \frac{1}{+0} = +\infty \text{ bzw. } \frac{1}{-0} = -\infty \end{array}$$

Codierung nach IEEE 754 Exzessdarstellung des Exponenten

- Gleitkomma-Zahlensystem: $\mathbb{F}(b, p, e_{\min}, e_{\max}, denorm)$ mit denorm = true
- ullet Wir müssen die Werte $[e_{\sf min}-1,e_{\sf max}+1]$ abbilden
 - Wertebereich des Exponenten $[e_{min}, e_{max}]$
 - $e_{min} 1$ als Sonderwert für denormalisierte Zahlen
 - = $e_{\mathsf{max}} + 1$ als Sonderwert für NaN, $\pm \infty$
- Exzess ergibt sich aus der kleinsten Zahl: $e = -e_{\min} + 1$
 - $-e_{\min}$ da e_{\min} negativ ist
- Bsp: Single Precision Format
 - $e_{\min} = -126$, $e_{\max} = 127$
 - Exzess e = 127
 - Wertebereich der Exzesscodierung [0,255] (8 bit)

Die Grundformate einfacher und doppelter Genauigkeit

	Exp	Exponent		Wert
Format	allgemein	dezimal	der Mant.	der Gleitkommazahl
single	$e_{max} + 1$	128	$f \neq 0$	NaN
	$e_{\sf max}+1$	128	f = 0	$(-1)^{v}\cdot\infty$
	$e_{min} \leq e \leq e_{max}$	$-126 \le e \le 127$	beliebig	$(-1)^{v}\cdot 1.f\cdot 2^{e}$
	$e_{min}-1$	-127	$f \neq 0$	$(-1)^{v} \cdot 0.f \cdot 2^{-126}$
	$e_{min}-1$	-127	f = 0	$(-1)^{v}\cdot 0$
double	$e_{\sf max}+1$	1024	$f \neq 0$	NaN
	$e_{\sf max}+1$	1024	f = 0	$(-1)^{v}\cdot\infty$
	$e_{min} \leq e \leq e_{max}$	$-1022 \le e \le 1023$	beliebig	$(-1)^{v}\cdot 1.f\cdot 2^{e}$
	$e_{min}-1$	-1023	$f \neq 0$	$(-1)^{v} \cdot 0.f \cdot 2^{-1022}$
	$e_{min} - 1$	-1023	f = 0	$(-1)^{v}\cdot 0$

v ... VZ-Bit der Mantisse NKSt. ... Nachkommastellen

Beispiel: Codierung einer Dezimalzahl in das IEEE 754-Format (1 von 2)

- Wandeln Sie die Zahl $(-172.625)_{10}$ in das IEEE 754 Single Precision Format um.
- **Schritt 1:** Umwandeln ins Binärsystem

Beispiel: Codierung einer Dezimalzahl in das IEEE 754-Format (2 von 2)

Schritt 2: Normalisierung

$$(10101100.101)_2 \cdot 2^0 = (1.0101100101)_2 \cdot 2^7$$

Schritt 3: Exzessdarstellung des Exponenten berechnen

- Schritt 4: Vorzeichenbit setzen
 - Negative Zahl $\Rightarrow v = 1$

Implizites 1. Bit

Beispiel: Ablesen von Zahlen im IEEE 754-Format (1 von 2)

Gegeben folgendes Codewort im IEEE 754 Single Precision Format:

Implizites 1. Bit

- Exponent ist $(1000\ 0111)_2 e = (1000\ 0111)_2 (0111\ 1111)_2 = (0000\ 1000)_2 = (8)_{10}$
- Mantisse (inklusive implizitem 1. Bit) ist $(1.1011)_2 = 1.6875$
- Dargestellte Zahl ist $-1.6875 \cdot 2^8 = -432$

Beispiel: Ablesen von Zahlen im IEEE 754-Format (2 von 2)

- Gegeben folgendes Codewort im IEEE 754 Single Precision Format normalisierte Zahl:
 - 0 00000001 000000001000000000000
 - Exponent ist $e_{\min} = -126$
 - Mantisse (inklusive implizitem 1. Bit) ist $(1.0000000001)_2 = 1 + 2^{-10}$
 - Dargestellte Zahl ist $(1+2^{-10}) \cdot 2^{-126}$
- Gegeben folgendes Codewort im IEEE 754 Single Precision Format denormalisierte Zahl:
 - - Exponent ist eigentlich -127, aber der IEEE-Standard legt fest, dass wir in dem Fall denormalisierte Zahlen mit dem Exponenten $e_{\min} = -126$ verwenden
 - Mantisse (inklusive implizitem 1. Bit) ist $(0.0000000001)_2 = 2^{-10}$
 - Dargestellte Zahl ist 1 · 2⁻¹³⁶
 - ⇒ Viel kleiner als die normalisierte Zahl oben

Numerik - Übersicht

- Festpunkt-Darstellung
- Gleitkomma-Darstellung
 - Struktur von Gleitkomma-Zahlensystemen
 - Gleitkomma-Zahlensysteme nach IEEE 754
- Arithmetik auf Gleitkomma-Zahlensystemen
 - Runden
 - Rundungsfehler
 - Beispiele für Arithmetik mit Gleitkomma-Zahlen

Runden (1 von 5)

- Unendlich viele reelle Zahlen \mathbb{R} im Widerspruch zu:
 - $lue{}$ Endlich viele in einem Computer darstellbare Gleitkommazahlen ${\mathbb F}$
 - Mittels Rundungsfunktion □ reelle Zahl auf Gleitkommazahl abbilden
 - Abbildung $\square : \mathbb{R} \to \mathbb{F}$, die jeder reellen Zahl $x \in \mathbb{R}$ eine bestimmte "benachbarte" Zahl $\square x \in \mathbb{F}$ zuordnet



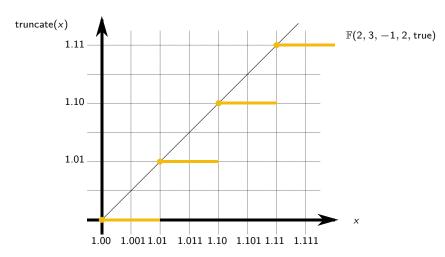
- $x_1, x_2 \in \mathbb{F}, \hat{x} \dots$ Grenzwert
- Rundungsfunktion \square bestimmt als Ergebnis der Rundung $\square x$ einen der beiden Werte x_1 oder x_2
 - Beispiel: □ = Runden auf nächste Ganzzahl
 - x = 13.7, $x_1 = 13$, $x_2 = 14$, $\hat{x} = 13.5$
 - $\Box x = 14$

Runden (2 von 5)

- lacksquare Berechnungen mit Zahlen aus $\Bbb F$: Ergebnis meist keine Zahl aus $\Bbb F$
 - Beispiel:
 - $\mathbb{F} = \mathsf{Dezimalzahlen}$ mit 2 Nachkommastellen
 - $7.11 \cdot 1.38 = 9.8118 \notin \mathbb{F}$
 - \Rightarrow Runden des Ergebnisses auf eine Zahl aus \mathbb{F} notwendig
- $lue{}$ Eigenschaften einer Rundungsoperation $\Box:\mathbb{R}
 ightarrow\mathbb{F}$
 - $\Box x = x$ für $x \in \mathbb{F}$ Eine Gleitkommazahl wird auf sich selbst gerundet (*Projektivität*)
 - $x \le y \Rightarrow \Box x \le \Box y$ Die Relation $x \le y$ bleibt auch nach der Rundung erhalten (Monotonie)

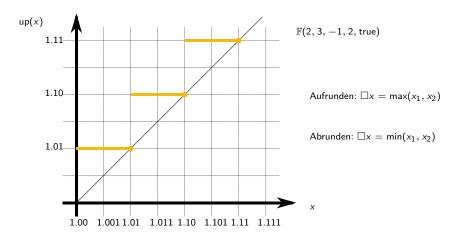
Runden (3 von 5)

Abschneiden (truncate)



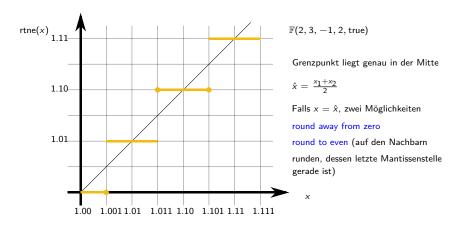
Runden (4 von 5)

Gerichtetes Runden (directed rounding)



Runden (5 von 5)

Optimale Rundung (round to nearest)



Runden - Beispiel 1

Bsp.: $(-1.626)_{10}$ auf zwei (dezimale) Nachkommastellen runden

- Abschneiden (truncate)
 - $\Box x = -1.62$
- Gerichtetes Runden (directed rounding)
 - Aufrunden $\Box x = -1.62$
 - Abrunden $\Box x = -1.63$
- Optimale Rundung (round to nearest)
 - $x_1 = -1.63, x_2 = -1.62, \hat{x} = -1.625, \Box x = -1.63$

Bsp.: $(1.101)_2 = (1.625)_{10}$ auf zwei (binäre) Nachkommastellen runden

- Abschneiden (truncate)
 - $\square x = (1.10)_2 = (1.5)_{10}$
- Gerichtetes Runden (directed rounding)
 - Aufrunden $\Box x = (1.11)_2 = (1.75)_{10}$
 - Abrunden $\Box x = (1.10)_2 = (1.5)_{10}$
- Optimale Rundung (round to nearest)
 - $\hat{x} = (1.101)_2$, $x_1 = (1.10)_2$, $x_2 = (1.11)_2$
 - Zahl liegt genau am Grenzpunkt, daher weitere Rundungsregel notwendig
 - Round away from zero: $\Box x = (1.11)_2 = (1.75)_{10}$
 - Round to even: $\Box x = (1.10)_2 = (1.5)_{10}$

- Wenn wir programmieren, wollen wir oft prüfen, ob Werte gleich 0 sind
 - if (x == 0) { /* do something */ }
 - Da verschiedene reelle Zahlen bei der Rundung nach $\mathbb F$ in dieselbe Gleitkommazahl übergehen können, ist es im Allgemeinen keine gute Idee, Gleitkommazahlen auf =0 abzufragen
 - Um festzustellen, ob der exakte Wert eines arithmetischen Ausdrucks positiv ist, muss man verlangen, dass seine Auswertung in \mathbb{F} weit genug von Null entfernt ist:

Ausdruck
$$> \alpha > 0$$

Analoge Probleme beim Prüfen, ob zwei Gleitkomma-Zahlen identisch sind

Rundungsfehler – Beispiel (1 von 2)

- Zu jeder zweistelligen arithmetischen Operation $\circ : \mathbb{R} \times \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ definiert man die gerundete Operation $\boxed{\circ} : \mathbb{F} \times \mathbb{F} \to \mathbb{F}$ mit $x \boxed{\circ} y = \Box(x \circ y)$
- Beispiel: x = a + b + c
- Demonstration anhand von $\mathbb{F}(10, 3, -9, 10, \text{false})$
- $a = 1.05 \times 10^3$, $b = c = 4.55 \times 10^0$, optimale Rundung
- Auswertungsreihenfolge von links nach rechts:

$$(a + b) + c = \Box(a + b) + c$$

$$= \Box(\Box(a + b) + c)$$

$$= \Box(\Box(1.05 \times 10^3 + 4.55 \times 10^0) + 4.55 \times 10^0)$$

$$= \Box(\Box(1.05455 \times 10^3) + 4.55 \times 10^0)$$

$$= \Box(1.05 \times 10^3 + 4.55 \times 10^0)$$

$$= \Box(1.05455 \times 10^3)$$

$$= 1.05 \times 10^3$$

Rundungsfehler – Beispiel (2 von 2)

Auswertungsreihenfolge von rechts nach links:

$$a + (b + c) = a + \Box(b + c)$$

$$= \Box(a + \Box(b + c))$$

$$= \Box(1.05 \times 10^{3} + (\Box(4.55 \times 10^{0} + 4.55 \times 10^{0})))$$

$$= \Box(1.05 \times 10^{3} + (\Box(9.10 \times 10^{0})))$$

$$= \Box(1.05 \times 10^{3} + 9.10 \times 10^{0})$$

$$= \Box(1.0591 \times 10^{3})$$

$$= 1.06 \times 10^{3}$$

→ Auswertungsreihenfolge hat Einfluss auf das Ergebnis!

Pseudo-Arithmetik

Keine Gültigkeit der Assoziativität

$$a + (b + c) \neq (a + b) + c$$

 $a \times (b \times c) \neq (a \times b) \times c$

Keine Gültigkeit der Distributivität

$$a \times (b + c) \neq (a \times b) + (a \times c)$$

Aber wegen

$$a + b = \Box(a+b) = \Box(b+a) = b + a$$

und

$$a \times b = \Box(a \cdot b) = \Box(b \cdot a) = b \times a$$

⇒ Kommutativität

Iterative Summation

Berechnung einer Näherung der unendlichen Summe

$$\sum_{i\geq 1}\frac{1}{i^2}$$

- Indem man die Summanden für i = 1, 2, 3, ... aufaddiert
- Die Zwischensummen werden immer größer und die Summanden immer kleiner
- Man gelangt zu einem bestimmten *N*, ab dem

$$\sum_{i=1}^{N} \frac{1}{i^2} \left[+ \right] \frac{1}{(N+1)^2} = \sum_{i=1}^{N} \frac{1}{i^2}$$

d.h., dass die Summe ihren Wert nicht mehr ändert.

Beginnt man mit $i=N,N-1,N-2,\ldots$, so erhält man sogar einen genaueren Näherungswert $\left(\frac{\pi^2}{6}\right)$

- Subtraktion zweier betragsmäßig annähernd gleich großer Zahlen:
 - Auslöschung
 - Die vorderen übereinstimmenden Mantissenstellen der beiden Operanden heben einander auf
 - Damit werden Ungenauigkeiten an hinteren (weniger wichtigen) Stellen relevanter
- Rechnen mit exakten Werten $(x \in \mathbb{R})$:
 - Die nach der Auslöschung im Ergebnis verbleibenden hinteren Stellen sind unverfälscht
- Rechnen mit gerundeten Operanden $(x \in \mathbb{F})$
 - Die nach der Auslöschung im Ergebnis verbleibenden hinteren Stellen sind verfälscht
 - Können einen großen relativen Fehler haben

Rundungsfehler

- Es gibt mehrere Möglichkeiten, Rundungsfehler zu analysieren
- Absoluter Rundungsfehler $\varepsilon(x) = |\Box x x|$
- Relativer Rundungsfehler $\rho(x) = \frac{|\Box x x|}{|x|} = \frac{\varepsilon(x)}{|x|}$

Bsp.: $(1.101)_2 = (1.625)_{10}$ auf zwei (binäre) Nachkommastellen

- Round away from zero: $\Box x = (1.11)_2 = (1.75)_{10}$
 - $\varepsilon(x) = |(1.75)_{10} (1.625)_{10}| = (0.125)_{10}$
- Round to even: $\Box x = (1.10)_2 = (1.5)_{10}$
 - $\varepsilon(x) = |(1.5_{10} (1.635)_{10}| = |(-0.125)_{10}| = (0.125)_{10}$

- Bsp.: $x^2 y^2$ und $(x y) \times (x + y)$ x = 10.1, y = 9.99, optimales Runden auf 3 Stellen genau
- Exakt: $x^2 y^2 = 102.01 99.8001 = 2.2099$
- Gutartige Auslöschung

$$(x - y) \times (x + y) = (\square(0.11)) \times (\square(20.09))$$

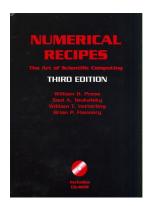
= 0.11 \times 20.1 = \mathscr{Q}(2.211) = 2.21

- Relativer Rundungsfehler $\rho(2.21) = \frac{2.21 2.2099}{2.2099} \approx 4 \times 10^{-5}$
- Katastrophale Auslöschung

$$(x^{2} - y^{2}) = (\Box(102.01)) - (\Box(99.8001)) = 102 - 99.8 = 2.2$$

• Relativer Rundungsfehler $\rho(2.2) = \frac{2.2 - 2.2099}{2.2099} \approx 4 \times 10^{-3} \gg 4 \times 10^{-5}$

- Aufgrund von Rundungsfehlern Abweichung zwischen im Computer implementierten arithmetischen Operationen von zu Grunde liegenden mathematisch exakten Operationen
- ⇒ Jedes Zwischenergebnis einer numerischen Berechnung kann vom exakten Ergebnis abweichen
- Zwischenergebnisse sind Operanden für nachfolgende Rechenschritte
 - ⇒ Nachfolgende Rechenschritte mit verfälschten Argumenten
- ⇒ Fehlerfortpflanzung



- Wie implementiert man Addition, Multiplikation, etc. um Rundungsfehler klein zu halten?
- Ziel ist es, die Grundrechnungsarten (in Hardware) so zu implementieren, dass gilt:

$$a \odot b = \Box (a \circ b)$$

- Das ist nicht selbstverständlich!
- Auf der rechten Seite der Gleichung steht die Operation o, die für reelle Zahlen definiert ist
- \blacksquare Der Computer hat aber nur Zahlen $\in \mathbb{F}$ und Operationen über \mathbb{F} zur Verfügung
- lacksquare Er muss es also schaffen, dass obige Gleichung gilt, obwohl er nur in $\Bbb F$ rechnen kann
- Man benötigt dazu zusätzliche Mantissenstellen
 - Das Beispiel auf den folgenden Seiten zeigt, dass das so ist und wieviele Stellen man dafür braucht

- 1. Exponenten angleichen:
 - Größeren Exponenten bestimmen
 - Kleineren Exponenten an den größeren anpassen
 - Entsprechende Mantisse verschieben
- Mantissen addieren
- 3. Normalisieren
- 4. Runden

Bsp. 1:
$$2.15 \times 10^{12} - 1.25 \times 10^{-5}$$

- Rechnen in \mathbb{R} (Exponentialschreibweise, Zehnersystem)
 - 1. Exponenten angleichen: $1.25 \times 10^{-5} = 0.0000000000000000125 \times 10^{12}$
 - 2. Mantissen addieren

- 3. Normalisieren entfällt
- 4. Runden (3 Stellen Mantisse): 2.15×10^{12}
- Rechnen in \mathbb{F} (b = 10, p = 3)
 - Vor Berechnung abschneiden, sodass Mantisse p = 3 Stellen hat?

Runden:

round to nearest mit round to even

Bsp. 2:
$$10.1 - 9.93$$

- Rechnen in \mathbb{R} (Exponentialschreibweise, Zehnersystem)
 - $10.1 \times 10^0 = 1.01 \times 10^1$
 - $-9.93 \times 10^0 = 0.993 \times 10^1$

$$\begin{array}{cccccc}
 & 1.01 & \times & 10^{1} \\
 & - & 0.993 & \times & 10^{1} \\
\hline
 & \mathbf{0.017} & \times & \mathbf{10^{1}}
\end{array} = \mathbf{1.7} \times \mathbf{10^{-1}}$$

Rechnen in \mathbb{F} (b = 10, p = 3) vor Berechnung abschneiden?

⇒ Zusätzliche Stellen notwendig! Wie viele?

- Eine zusätzliche Stelle verwenden: Guard Digit (g)
- Bsp.: $1.01 \times 10^1 0.993 \times 10^1$
 - **E**rgebnis in \mathbb{R} berechnen, dann runden (3 Stellen Mantisse):

- \blacksquare In \mathbb{F} : 3 Stellen Mantisse + Guard Digit, Restliches abschneiden, dann Ergebnis berechnen
 - Wir rechnen jetzt mit 0.993, benutzen also p + 1 Stellen für die Mantisse
 - Die zusätzliche Stelle ist die Guard Digit

- Bsp.: $1.01 \times 10^2 3.76 \times 10^0$
 - **E**rgebnis in \mathbb{R} berechnen, dann runden (3 Stellen Mantisse):

lacksquare In $\Bbb F$: 3 Stellen Mantisse + Guard Digit, Restliches abschneiden, dann Ergebnis berechnen

- Oben: Haben 9.724 abgerundet auf 9.72, unten: uns fehlt eine Nachkommastelle um korrekt runden zu können
- ⇒ Eine zusätzliche Stelle reicht nicht . . .

- Wir verwenden noch eine zusätzliche Stelle: Round Digit
- Bsp.: $1.01 \times 10^2 3.76 \times 10^0$
 - **E**rgebnis in \mathbb{R} berechnen, dann runden (3 Stellen Mantisse):

lacktriangleright In $\Bbb F$: 3 Stellen Mantisse + Guard Digit + Round Digit, Restliches abschneiden, dann Ergebnis berechnen

- Bsp.: $4.5674 \times 10^0 + 2.5003 \times 10^{-4}$
 - **E**rgebnis in \mathbb{R} berechnen, dann runden (5 Stellen Mantisse):

lacksquare In $\Bbb F$: 5 Stellen Mantisse + Guard Digit + Round Digit, Restliches abschneiden, dann Ergebnis berechnen

- Wir runden falsch wegen:
 - "Round to even"-Regel
 - Weil wir denken, dass wir den Grenzfall .5 haben, da wir vergessen haben, dass es eigentlich 0.5003 war
- ⇒ Zwei zusätzliche Stellen reichen nicht ...

- Zwei zusätzliche Stellen reichen nicht, aber drei schon, damit man korrekt runden kann!
 - - Dritte zusätzliche Stelle: Sticky Bit
 - Verändert sich nicht mehr, sobald es einmal den Wert 1 angenommen hat!
 - Kommen rechts vom Round Digit noch Stellen \neq 0, die wir abgeschnitten haben?
- So wird das Sticky Bit gesetzt:
 - true . . . es gibt rechts vom Round Digit noch Stellen $\neq 0$
 - $lue{}$ false . . . es gibt rechts vom Round Digit **keine** Stellen eq 0
 - Wird mit 1 (true) bzw. 0 (false) codiert
- Bei arithmetischen Berechnungen:
 - grs werden in Berechnungen einbezogen
 - grs = guard round sticky
 - D.h. Addition und Subtraktion beginnen beim Sticky Bit

- 1. Angleichung der Exponenten
- 2. Mantissen addieren/subtrahieren
 - Vorzeichen gleich: Addition
 - Vorzeichen ungleich: Subtraktion
- 3. Ergebnis normalisieren
- 4. Runden (Guard Digit, Round Digit, Sticky Bit)
 - Regeln für optimale Rundung:

G	R	S	Ergebnis / Mantisse
0	X	X	Unverändert (abrunden)
1	1	X	Ergebnis += 1 (aufrunden)
1	0	0	Weitere Rundungsregel für Grenzfall nötig!
1	0	1	Ergebnis += 1 (aufrunden)

- Spezialfälle für das Runden mit grs = 100
- Optimale Rundung / round to even

G	R	S	Ergebnis / Mantisse
1	0	0	Wenn $\mathit{lsb} = 0 o unverändert$
	U	U	Wenn $\textit{lsb} = 1 \rightarrow \texttt{+=} 1$

Optimale Rundung / round away from zero

G	R	S	Ergebnis / Mantisse
1	0	0	+= 1

Bsp. Addition und Subtraktion:

- $A = (5.58)_{10}$ und $B = (62.27)_{10}$
- Umrechnung ins Gleitkommaformat nach modifiziertem (da Format gekürzt) IEEE 754-Standard:
 - 5 Bit Exponent
 - Mantisse: implizites erstes Bit + 10 Bit
 - Exzess = $(15)_{10} = (01111)_2$
 - Runden durch Abschneiden
- \blacksquare A+B,A-B mit optimaler Rundung mit "round to even"

Umrechnung ins Gleitkommaformat:

- \blacksquare Zahl $A = (5.58)_{10}$
 - Umwandeln ins Binärsystem

$$(5.58)_{10} = (101.1001010)_2$$

Normalisieren

$$(101.1001010)_2 \times 2^0 = (1.011001010)_2 \times 2^2$$

Exponenten berechnen

■ Vorzeichenbit: 0

- \blacksquare Zahl $B = (62.27)_{10}$
 - Umwandeln ins Binärsystem (62.27)₁₀ = (111110.0100)₂
 - Normalisieren

$$(111110.0100)_2 \times 2^0 = (1.111100100)_2 \times 2^5$$

Exponenten berechnen

Vorzeichenbit: 0

	VZ	E	хр	or	ner	nt	ı			M	an	tis	se	!		
Α	0	0 1 0 0 0						1	1	0	0	1	0	1	0	0
В	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0

Implizites 1. Bit!

Addition A + B

1. Angleichung der Exponenten

- ullet $e_A < e_B \Rightarrow$ Exponent von A an Exponent von B anpassen
- , Hinausgeschobene" Bits füllen Guard/Round/Sticky auf

	VZ	Ε	хр	or	ner	nt	/	ı			M	an	tis	se			1
Α	0	1	0	0	0	1	1	0	1	1	0	0	1	0	1	0	0
В	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0

Implizites 1. Bit (/) ist nur gedacht und wird nicht gespeichert

Durch das Schieben wird das implizite Bit nun explizit

Addition A + B

2. Mantissen addieren

	VZ Exponent 0 1 0 1 0 0 0 1 0 1 0 0							ı			M	an	tis	se				G	R	S
Α	0	1	1 0 1 0 0					0	0	1	0	1	1	0	0	1	0	1	0	0
В	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0	0	0	0
	0	1	0	1	0	0	10	0	0	0	1	1	1	1	0	1	0	1	0	0

3. Ergebnis normalisieren



Addition A + B

4. Runden



VZ	E	хр	or	ner	١t	/	ı			M	an	tis	se	!			1
0	1	0	1	0	1	1	0	0	0	0	1	1	1	1	0	1	

G	R	S	Ergebnis / Mantisse
0	x	x	unverändert
1	1	х	Ergebnis += 1
1	0	0	weitere Rundungsregel für Grenzfall nötig!
1	0	1	Ergebnis += 1

Ergebnis:

- In der (modifizierten) IEEE-Schreibweise (ohne implizites 1. Bit) 0 10101 0000111101
- Entspricht der Zahl $(1.0000111101)_2 \times 2^6$

Subtraktion A - B

1. Angleichung der Exponenten

- ullet $e_A < e_B
 ightarrow {\sf Exponent}$ von A an Exponent von B anpassen
- _ "Hinausgeschobene" Bits füllen Guard/Round/Sticky auf

	VZ	E	хp	or	ner	nt	/	ı			M	an	tis	se			1
Α	0	1	0	0	0	1	1	0	1	1	0	0	1	0	1	0	0
В	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0
									$\overline{}$								

Implizites 1. Bit (/) ist nur gedacht und wird nicht gespeichert

			Ex	p.	+3	3	ur	n 3	3 E	3it	,, n	iac	h	hir	ite	n	ges	sch	ob	en"
	VZ	Е	×p	or	ner	nt	/				M	an	tis	se				G	R	S
Α	0	1	0	1	0	0	0	0	0	1	0	1	1	0	0	1	0	1	0	0
В	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0	0	0	0

Subtraktion A - B

2. Mantissen subtrahieren

- $|B| > |A| \rightarrow$ wir wissen, dass Ergebnis negativ sein wird
- Trick um uns Rechnen über 0 zu ersparen: berechnen B-A und setzen Ergebnis negativ $\Rightarrow A-B=-(B-A)$

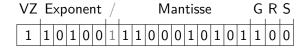
	VZ Exponent B 0 1 0 1 0 0						/	ı			M	an	tis	sse	!			G	R	S
В	3 0 1 0 1 0 0				1	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0	0	0	0		
-A	0	1	0	1	0	0	0	0	0	1	0	1	1	0	0	1	0	1	0	0
	1	1	0	1	0	0	1	1	1	0	0	0	1	0	1	0	1	1	0	0

3. Ergebnis normalisieren

Ist bereits normalisiert!

VZ	Ε	хр	or	ner	nt	/	ı			M	an	tis	se	!			G	R	S
1	1	0	1	0	0	1	1	1	0	0	0	1	0	1	0	1	1	0	0

4. Runden



↓ Runden

VZ	Ε	хр	or	ner	nt	/				M	an	tis	sse	į			
1	1	0	1	0	0	1	1	1	0	0	0	1	0	1	1	0	

G	R	S	Ergebnis / Mantisse
0	Х	Х	unverändert
1	1	Х	Ergebnis += 1
1	0	0	lsb = 0 o unverandert
			$lsb = 1 o Erg. \; PlusEins$
1	0	1	Ergebnis += 1

Ergebnis:

- In der (modifizierten) IEEE-Schreibweise (ohne implizites 1. Bit) 1 10100 1100010110
- Entspricht der Zahl $(-1.1100010110)_2 \times 2^5$

Bei Subtraktion prinzipiell zwei Möglichkeiten:

- Für alle Basen gültig:
 - Sticky Bit wird nur verglichen (übernommen), nicht subtrahiert
 - Subtraktion "beginnt" bei Round Digit
 - Erfordert Fallunterscheidung bei Rundung:
 - Z.B. Optimale Rundung bei 101 nur bei gleichem VZ: m+= 1
 - bei Nachnormalisieren: Sticky Bit bleibt, 0 wird nachgeschoben, Runden

Im Binärsystem vereinfacht:

- Sticky Bit wird einfach mitgerechnet
- Subtraktion "beginnt" schon bei Sticky Bit
- Erspart Fallunterscheidung bei Rundung:
 - Z.B. Optimale Rundung bei 101 immer: *m* += 1
 - Bei Nachnormalisieren: Sticky Bit weiterschieben, wird 0, Runden

$$C + D (1 \text{ von } 3)$$

1. Angleichung der Exponenten

- ullet $e_C > e_D
 ightarrow {\sf Exponent}$ von D an Exponent von C anpassen
- , Hinausgeschobene" Bits füllen Guard/Round/Sticky auf

	VZ	E	хþ	or	ner	nt	/	ı			M	an	tis	se			
C	0	1	1	0	1	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1
D	1	1	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1	0	1
								\neg	\downarrow								

Implizites 1. Bit (/) ist nur gedacht und wird nicht gespeichert



$$C + D$$
 (2 von 3)

- 2. Mantissen subtrahieren
 - $|C| > |D| \rightarrow \text{wir wissen, dass Ergebnis positiv sein wird}$

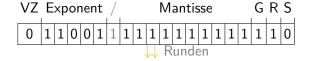
	VZ	E	хp	or	ner	nt	/	ı			M	an	tis	se				G	R	S
С	0	1	1	0	1	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0
D	1	1	1	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1
	0	1	1	0	1	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

- 3. Ergebnis normalisieren
 - Mantisse eine Stelle nach links verschieben
 - Exponent dekrementieren
 - Sticky Bit auf 0 setzen

VZ	E	хþ	or	ner	nt	/	Mantisse										G	R	S
0	1	1	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0

$$C + D$$
 (3 von 3)

4. Runden





G	R	S	Ergebnis / Mantisse
0	×	х	unverändert
1	1	Х	Ergebnis += 1
1	0	0	$lsb = 0 \to unver \\ andert$
			$lsb = 1 \to Erg. \; \textbf{+=} 1$
1	0	1	Ergebnis += 1

5. Normalisieren

Ergebnis:

In der (modifizierten) IEEE-Schreibweise 0 11010 0000000000

Multiplikation

- 1. Multiplikation der Mantissen
- 2. Summe der Exponenten
- 3. Normalisieren
- 4. Runden

Multiplikation A · B (1 von 4)

	VZ	nt	/	Mantisse													
Α	0	1	0	0	0	1	1	0	1	1	0	0	1	0	1	0	0
В	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0

1. Multiplikation der Mantissen

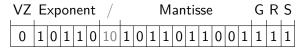
Multiplikation $A \cdot B$ (2 von 4)

	VZ	Ε	хp	or	ner	nt	/	ı			M	an	tis	se			
Α	0	1	0	0	0	1	1	0	1	1	0	0	1	0	1	0	0
В	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0

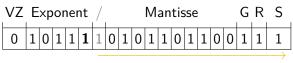
2. Summe der Exponenten: $(\operatorname{Exp}(A) + \operatorname{Exp}(B))_e = (\operatorname{Exp}(A))_e + (\operatorname{Exp}(B))_e - e$

Multiplikation $A \cdot B$ (3 von 4)

3. Normalisieren



 $\downarrow\downarrow$

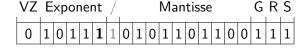


Exp. +1 um 1 Bit "nach hinten geschoben"

Die ersten 14 Stellen der Multiplikation

Multiplikation $A \cdot B$ (4 von 4)

4. Runden



↓ Runden

1	VZ	Ε	хþ	or	nei	nt	/	ı			M	an	tis	sse	!			
	0	1	0	1	1	1	1	0	1	0	1	1	0	1	1	0	1	

G	R	S	Ergebnis / Mantisse
0	х	Х	unverändert
1	1	Х	Ergebnis += 1
1	0	0	weitere Rundungsregel für Grenzfall nötig!
1	0	1	Ergebnis += 1

Ergebnis:

- In der (modifizierten) IEEE-Schreibweise (ohne implizites 1. Bit) 0 10111 0101101101
- Entspricht der Zahl $(1.0101101101)_2 \times 2^8$