

Форматы с плавающей и фиксированной точками

Ситкарев Г.А., <sitkarev@komitex.ru>

Сыктывкарский Государственный Университет
Лаборатория Прикладной Математики и Программирования
<http://amplab.syktsu.ru>

1.1. Позиционные системы счисления

Позиционные системы счисления используют число 0. Без нуля запись в позиционной системе счисления была бы невозможна:

$$(12450)_{10} = 1 \times 10^4 + 2 \times 10^3 + 4 \times 10^2 + 5 \times 10^1 + 0 \times 10^0.$$

1.2. Числа с фиксированной точкой

Рациональные числа могут быть представлены как отношение двух чисел: числителя и знаменателя. Такое представление не всегда удобно. Предположим, что компьютер умеет выполнять основные арифметические действия с целыми знаковыми числами. Пользуясь только целочисленной арифметикой, мы можем представить рациональные числа в специальном формате. Формат числа с фиксированной точкой состоит из трёх полей. Эти три поля соответственно хранят бит знака, биты целой части, и биты дробной части. Пусть для хранения числа с фиксированной точкой выделено 32 бита, один бит выделен для хранения знака, 15 бит отведено для целой части, и для дробной части выделены оставшиеся 16 бит. Приближённое значение числа $1/15$ в таком представлении будет храниться как

0	0000000000000000	0001000100010001
---	------------------	------------------

,

а число $11/2$ тогда будет храниться как

0	0000000000000101	1000000000000000
---	------------------	------------------

.

Арифметика с фиксированной точкой реализуется поверх целочисленной арифметики. Сложение, вычитание, умножение и деление чисел с фиксированной точкой выполняются на компьютере также, как с обычными целыми знаковыми числами, но в результат \tilde{c} операций умножения (1) и деления (2) вносится поправка, с учётом масштабирующего коэффициента α .

$$\tilde{c} = \alpha a + \alpha b = \alpha(a + b), \quad c = \tilde{c}$$

$$\tilde{c} = \alpha a \times \alpha b = \alpha^2(a \times b), \quad c = \tilde{c}/\alpha \tag{1}$$

$$\tilde{c} = \alpha a / \alpha b = a/b, \quad c = \alpha \tilde{c} \tag{2}$$

Умножение и деление на масштабирующий коэффициент α обычно осуществляют арифметическим битовым сдвигом влево и вправо. Для выбранного ранее формата

представления числа с фиксированной точкой $\alpha = 2^{16}$, а для коррекции результата умножения и деления число сдвигают соответственно на 16 бит вправо и 16 бит влево¹.

Минимальное положительное число, представимое в выбранном ранее формате с фиксированной точкой, это

$$1 \times 2^{-16} = 2^{-16} = 0,0000152587890625,$$

а максимальное положительное число

$$(2^{15} - 1) + (1 - 2^{-16}) = 32767,9999847412109375 \approx 32768.$$

Максимальное абсолютное значение отрицательного числа в таком формате

$$-2^{15} + (1 - 2^{-16}) = -32768,9999847412109375.$$

1.3. Числа с плавающей точкой

Представление чисел с плавающей точкой основано на научной записи чисел. Действительное число $x \neq 0$ в таком представлении записывается как

$$x = \pm S \times 10^E, \quad \text{где } 1 \leq S < 10,$$

и E – целое число. Обычно S называют *мантиссой числа*, а E называют *экспонентой числа*. Например, число 1284,45 записывают как

$$1,28445 \times 10^3,$$

а число 0,000325 как

$$3,25 \times 10^{-4}.$$

На компьютере числа с плавающей точкой удобнее представлять в двоичном виде, поэтому число x представляют так:

$$x = \pm S \times 2^E, \quad \text{где } 1 \leq S < 2.$$

В двоичном виде S это

$$S = (b_0, b_1 b_2 b_3 \dots)_2, \quad \text{где } b_0 = 1.$$

Так как $b_0 = 1$, мы можем записать S как

$$S = (1, b_1 b_2 b_3 \dots)_2.$$

Такое представление называют *нормализованным представлением* числа x .

Для хранения числа в таком формате нужны поля для хранения знака, экспоненты E и мантиссы S .

±	E	S
---	---	---

Пусть у нас есть 32 бита для хранения этих полей. Мы выделим один бит для хранения знака: если бит знака будет 0, то это положительное число, иначе, если бит знака 1, то число отрицательное. Для хранения экспоненты E мы выделим 8 бит. Теоретически, мы бы могли хранить в этом поле числа от -128 до $+127$ в двоичном коде с дополнением до двух. Стандарт IEEE 754 использует несколько иной формат для хранения экспоненты, и мы пока будем предполагать, что в этих битах может храниться экспонента со значениями от -126 до $+127$. Под хранение мантиссы мы выделяем оставшиеся 23 бита, в которых

¹ Здесь следовало бы ещё произвести и округление, но мы опустим этот шаг для простоты изложения.

будут храниться биты $b_1, b_2, b_3, \dots, b_{23}$. Бит b_0 в явном виде в S храниться не будет, так как предполагается, что $b_0 = 1$. Число x , в точности представимое в таком виде, называется *числом с плавающей точкой*. Если число x точно в таком виде представить нельзя, тогда его придётся округлять.

Число $11/2$ в таком формате будет храниться как

0	ebits(2)	011000000000000000000000
---	----------	--------------------------

а число

$$8234 = (1,0000000101010)_2 \times 2^{13}$$

будет храниться как

0	ebits(13)	000000010101000000000000
---	-----------	--------------------------

Здесь «*ebits*(E)» обозначает битовое представление экспоненты E , которое мы пока не показываем. Так как мантисса хранит только дробную часть, мы должны мысленно представлять единичный бит b_0 , который всегда присутствует, но не хранится в мантиссе. Если число с плавающей точкой есть в точности степень двойки, то мантисса будет состоять полностью из нулей. Например, число

$$1 = (1,00000 \dots 0)_2 \times 2^0$$

будет храниться как

0	ebits(0)	000000000000000000000000
---	----------	--------------------------

1.4. Точность и машинное эpsilon

Точностью представления числа с плавающей точкой называют количество бит, выделенных для хранения мантиссы, включая скрытый бит b_0 . Любое число с плавающей точкой в нормализованном виде может быть представлено как

$$x = \pm(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{p-2} b_{p-1})_2 \times 2^E. \quad (3)$$

Для выбранного ранее формата представления чисел с плавающей точкой, $p = 24$ (23 бита хранящихся явно и один скрытый бит $b_0 = 1$). Ближайшее число с плавающей точкой, которое будет больше 1, это

$$(1,000 \dots 001)_2 \times 2^0 = 1 + 2^{-(p-1)}.$$

Промежуток от числа 1 до ближайшего большего числа с плавающей точкой называют *машинным эpsilon*:

$$\varepsilon = 1 - 1 + 2^{-(p-1)} = 2^{-(p-1)}.$$

Для любого числа с плавающей точкой x в формате (3) также определяют

$$\text{ulp}(x) = (0,000 \dots 001)_2 \times 2^E = 2^{-(p-1)} \times 2^E = \varepsilon \times 2^E.$$

Если $x > 0$, тогда $\text{ulp}(x)$ — промежуток от x до ближайшего большего числа, если $x < 0$, тогда $\text{ulp}(x)$ — промежуток от x до ближайшего меньшего числа. Улр это сокращение от *units in the last place*.

1.5. Представление нуля

Число 0 нормализовать не получится, поэтому представить его в виде (3) не удастся. Число, где $b_1 = b_2 = \dots = b_{p-1} = 0$ это 1, а не 0. Примерно до 1975-го года все форматы

чисел с плавающей точкой хранили бит b_0 явно. Тогда, задав все биты $b_0 = b_1 = \dots = b_{p-1} = 0$, получался 0. При этом приходилось жертвовать одним битом точности. В IEEE 754 используется другой подход: для представления нуля резервируется специальное значение поля экспоненты.

1.6. Игрушечная система с плавающей точкой

Наша цель получить представление о том, что из себя представляют числа с плавающей точкой. С этой целью мы спроектируем игрушечную систему с плавающей точкой. Практическая ценность такой системы умозрительна, и для реальных расчётов она вряд ли подойдёт, зато с её помощью мы на уровне интуиции почувствуем, как работает арифметика с плавающей точкой. Числа в нашей игрушечной системе будут представлены как

$$\pm(b_0, b_1 b_2)_2 \times 2^E,$$

где b_0 хранится непосредственно, все числа имеют нормализованное представление, а экспонента E принимает значения -1 , 0 и 1 . Все возможные значения мантиссы в такой системе:

$$\begin{aligned} (1,00)_2 &= 1,0, \\ (1,01)_2 &= 1,25, \\ (1,10)_2 &= 1,50, \\ (1,11)_2 &= 1,75. \end{aligned}$$

Точность такой системы будет $p = 3$, а максимальное N_{\max} и минимальное N_{\min} положительные числа, представимые в такой системе, тогда

$$N_{\max} = (1,11)_2 \times 2^1 = 3,5 \text{ и } N_{\min} = (1,00)_2 \times 2^{-1} = 0,5.$$

Машинное эpsilon в нашей игрушечной системе $\epsilon = 1,25 - 1,0 = 0,25$.

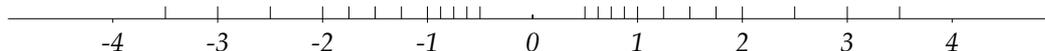


Рис. 1. Игрушечная система с плавающей точкой.

На рис. 1 отмечено расположение чисел с плавающей точкой игрушечной системы на числовой оси. Видно, что числа на оси располагаются неравномерно, и чем больше становится экспонента, тем больше промежуток до ближайшего большего числа — этот промежуток и есть ϵ .

1.7. Форматы IEEE 754 одинарной и двойной точности

Стандарт IEEE 754 (полное название ANSI/IEEE Std 754-1985) был принят в 1985 г. Как международный стандарт он был принят в 1989 г., и получил первоначально название ИЕС 559. Позже международное обозначение стандарта обновилось до ИЕС 60559. Главные введения стандарта:

- совместимое представление чисел с плавающей точкой на машинах разной архитектуры;

- корректно округляемые операции (+, -, /, ×, √);
- весьма логичный и целостный, с математической точки зрения, подход к обработке исключительных ситуаций, таких как «деление на ноль» и прочих.

Стандарт вводит два специальных числа 0 и ∞, оба имеют знак ±0, ±∞. Специальная последовательность битов NaN (Not-a-Number) предназначается для сигнализации об ошибке.

1.7.1. Формат IEEE одинарной точности

Числа с плавающей точкой одинарной точности IEEE хранятся в 32-битовом слове, так как показано на рис. 2. Экспонента хранится как обычное беззнаковое целое со смещением 127. Таким образом, для формата IEEE одинарной точности

$$\text{ebits}(E) = E + 127.$$

Максимальное и минимальное значения экспоненты одинарного формата IEEE соответственно $E_{\min} = -126$ и $E_{\max} = 127$. Порядок полей числа выбран не случайно: их расположение позволяет сравнивать числа IEEE одинарной и двойной точностей как обычные 32/64-битные знаковые целые числа. Точность формата $p = 24$, минимально представимое положительное нормализованное число

0	00000001	000000000000000000000000
---	----------	--------------------------

$$N_{\min} = 1 \times 2^{-126} \approx 1,2 \times 10^{-38},$$

и максимально представимое положительное нормализованное число

0	11111110	111111111111111111111111
---	----------	--------------------------

$$N_{\max} = \left(2 - 2 \times 2^{-(p-1)}\right) \times 2^{127} \approx 2^{128} \approx 3,4 \times 10^{38}.$$

В табл. 1 представление формата IEEE одинарной точности приводится обобщённо.

1	8	23
±	экспонента	мантисса
31	30	23 22
		0

Рис. 2. Формат IEEE одинарной точности.

1.7.2. Формат IEEE двойной точности

Числа с плавающей точкой одинарной точности IEEE хранятся в 64-х битовом слове, как показано на рис. 3. Экспонента хранится как обычное беззнаковое целое со смещением 1023. Таким образом, для формата IEEE двойной точности

$$\text{ebits}(E) = E + 1023.$$

Максимальное и минимальное значения экспоненты формата двойной точности IEEE соответственно $E_{\min} = -1022$ и $E_{\max} = 1023$. Точность формата $p = 53$, минимально представимое положительное нормализованное число

$$N_{\min} = 2^{-1022} \approx 2,2 \times 10^{-308},$$

и максимально представимое положительное нормализованное число

\pm	$a_1 a_2 \dots a_8$	$b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}$
Если биты экспоненты a_1, \dots, a_8 это		тогда значение будет
$(00000000)_2 = (0)_{10}$		$(0, b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}) \times 2^{-126}$
$(00000001)_2 = (1)_{10}$		$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}) \times 2^{-126}$
$(00000010)_2 = (2)_{10}$		$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}) \times 2^{-125}$
↓		↓
$(01111111)_2 = (127)_{10}$		$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}) \times 2^0$
$(10000000)_2 = (128)_{10}$		$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}) \times 2^1$
↓		↓
$(11111100)_2 = (252)_{10}$		$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}) \times 2^{124}$
$(11111111)_2 = (253)_{10}$		$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}) \times 2^{125}$
$(11111110)_2 = (254)_{10}$		$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{23}) \times 2^{126}$
$(11111111)_2 = (255)_{10}$		если $b_1 = b_2 = \dots = b_{23} = 0$ то 0, иначе NaN.

Табл. 1.

$$N_{\max} = \left(2 - 2^{-52}\right) \times 2^{1023} \approx 2^{1024} \approx 1.8 \times 10^{308}.$$

В табл. 2 представление формата IEEE двойной точности приводится обобщённо.

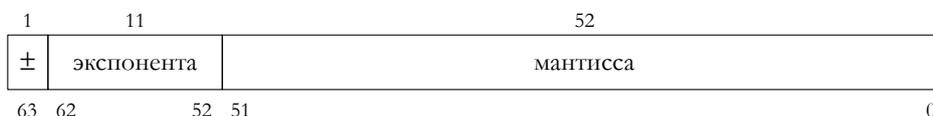


Рис. 3. Формат IEEE двойной точности.

1.8. Какой формат выбрать?

Стандарт IEEE выдвигает требования к обязательной реализации только формата одинарной точности. Формат двойной точности является опциональным, хотя все известные архитектуры, заявляющие совместимость с IEEE, реализуют поддержку, как минимум, и двойной и одинарной точностей. Часто одинарной точности для удовлетворительного результата вычислений недостаточно. Потому рекомендуется всегда использовать формат двойной точности. Формат одинарной точности хорошо подходит для экономичного хранения большого количества чисел с плавающей точкой.

1.9. Формат расширенной точности

Стандарт IEEE настоятельно рекомендует к реализации формат расширенной точности, где для хранения экспоненты выделено, как минимум, 15 бит, а для хранения дробной части мантиссы отведено, как минимум, 63 бита. Некоторые архитектуры имеют поддержку такого формата, но детали реализации отличаются от производителя к производителю. Так, например, микропроцессоры Intel поддерживают формат расширенной точности с 1 битом знака, 15-битной экспонентой и 64-битной мантиссой, и хранят их в регистрах шириной 80 бит. Микропроцессоры Sun SPARC реализуют поддержку формата расширенной точности программно, а для хранения таких чисел задействуется 128 бит.

\pm	$a_1 a_2 \dots a_{11}$	$b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}$
Если биты экспоненты a_1, \dots, a_{11} это	тогда значение будет	
$(0000000000)_2 = (0)_{10}$	$(0, b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}) \times 2^{-1022}$	
$(0000000001)_2 = (1)_{10}$	$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}) \times 2^{-1022}$	
$(0000000010)_2 = (2)_{10}$	$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}) \times 2^{-1021}$	
↓	↓	
$(0111111111)_2 = (1023)_{10}$	$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}) \times 2^0$	
$(1000000000)_2 = (1024)_{10}$	$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}) \times 2^1$	
↓	↓	
$(1111111100)_2 = (2044)_{10}$	$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}) \times 2^{1021}$	
$(1111111101)_2 = (2045)_{10}$	$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}) \times 2^{1022}$	
$(1111111110)_2 = (2046)_{10}$	$(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{52}) \times 2^{1023}$	
$(1111111111)_2 = (2047)_{10}$	если $b_1 = b_2 = \dots = b_{52} = 0$ то 0, иначе NaN.	

Табл. 2.

1.10. Денормализованные числа

Если обратить внимание на первые строки табл. 1 и табл. 2., то можно увидеть, что для представления нуля в форматах IEEE зарезервирована специальная битовая комбинация поля экспоненты, состоящая только из нулевых битов. Если задействовать биты дробной части мантиисы b_1, b_2, \dots, b_{p-1} , положив при этом экспоненту $E = E_{\min}$, то мы обретём возможность представить число $x < N_{\min}$, как

$$x = (0, b_1 b_2 \dots b_{p-1})_2 \times 2^{E_{\min}}.$$

Этот подход лучше всего продемонстрировать на примере нашей игрушечной системы с плавающей точкой. Для этого найдём все положительные денормализованные значения, полученные как

$$(0, b_1 b_2)_2 \times 2^{-1},$$

для всех возможных комбинаций дробной части $(0, b_1 b_2)_2$:

$$(0, 01)_2 \times 2^{-1} = 0,125,$$

$$(0, 10)_2 \times 2^{-1} = 0,25,$$

$$(0, 11)_2 \times 2^{-1} = 0,375.$$

На рис. 2 эти положительные числа, а также отрицательные денормализованные, нанесены на числовую ось, вместе с нормализованными числами с плавающей точкой. Как видно, денормализованные числа равномерно заполняют промежуток от нуля до $\pm N_{\min}$. Польза от введения денормализованных чисел заключается в том, что они гарантируют ненулевую разность для двух положительных или отрицательных нормализованных чисел, не равных друг другу, как близко к нулю они бы не располагались. Например, пусть в игрушечной системе с плавающей точкой нет денормализованных чисел. Если взять два достаточно малых числа

$$x = (1.01)_2 \times 2^{-1}$$

и

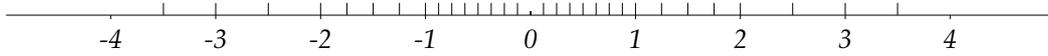


Рис. 2.

$$y = (1.00)_2 \times 2^{-1},$$

то результат их разности

$$x - y = \left((1.01)_2 - (1.00)_2 \right) \times 2^{-1} = (0.01)_2 \times 2^{-1} = (0.125)_{10}$$

не имеет представления, как число с плавающей точкой, и мы должны округлить его в 0 или в N_{\min} . Такой результат противоречит алгебраическому правилу для любых $x \neq y$, что

$$x - y = 0$$

только в том случае, если $x \equiv y$. Если мы введём денормализованные числа, то результат разности $x - y$ всегда представим для любых нормализованных x и y^0 , а их разность $x - y$ будет равняться нулю только в том случае, если $x \equiv y$. Мотивация для введения такого усложнения теперь очевидна: система с плавающей точкой при введении денормализованных значений обретает алгебраическую целостность.

Когда стандарт IEEE ещё находился в стадии согласования и обсуждения, нововведения касательно денормализованных чисел вызвали оживлённую дискуссию. Тогда произошло разделение как бы на два лагеря — сторонников введения денормализованных чисел в IEEE, и противников этого. Дело в том, что аппаратная реализация этой части спецификации усложняет схему микропроцессора. Некоторые известные реализации эмулируют арифметику с денормализованными числами на микропрограммном уровне, а часть эмулирует вообще чисто программно. Вне сомнений, денормализованные числа весьма полезны, и любая реализация IEEE должна их поддерживать.

1.11. Значение разряды

Сколько десятичных разрядов содержат в себе числа IEEE одинарной и двойной точностей? Ответ на этот вопрос можно дать только приблизительно. Так как для чисел с одинарной точностью $p = 24$, то

$$2^{-p} = 2^{-24} \approx 10^{-7},$$

а значит десятичных разрядов в них

$$-\log_{10} 2^{-24} \approx 7.$$

Для чисел с двойной точностью $p = 53$, тогда

$$2^{-p} = 2^{-53} \approx 10^{-16},$$

а значит десятичных разрядов содержится в них

$$-\log_{10} 2^{-53} \approx 16.$$

Это не более, чем приблизительная оценка.

1.12. Порядок байт

Все современные компьютеры адресуют память побайтно. Это значит, что любую ячейку памяти можно адресовать или обратиться к ней непосредственно. Так, например, 32-битное слово состоит из четырёх байт, обозначим их как $B_0B_1B_2B_3$. Адрес байта B_3 это адрес байта $B_0 + 3$. Теперь положим, что мы храним число в формате IEEE одинарной точности в таком 32-битном слове. Биты числа IEEE будут храниться там, как

$$\sigma a_1 a_2 \dots a_8 b_1 b_2 b_3 \dots b_{23},$$

где σ — бит знака. Первые 8 бит этого числа

$$\sigma a_1 a_2 a_3 a_4 a_5 a_6 a_7$$

составляют один байт. Где хранится этот байт — на месте B_0 или на месте B_3 ? Ответ на этот вопрос зависит от того, каков порядок байт принят для данной архитектуры компьютера. Так, например, на x86 этот байт будет храниться в B_0 , а на SPARC в B_3 . Порядок байт в числах IEEE обычно совпадает с порядком байт, принятым на компьютере. При обмене числами в формате IEEE, например, по сети, следует учитывать, что порядок байт на передающей и принимающей сторонах совсем не обязательно совпадает.

1.13. Округление

Напомним, числа в формате IEEE представляются в виде

$$\pm(b_0 b_1 b_2 \dots b_{p-1})_2 \times 2^E, \quad (4)$$

где p — точность; для нормализованных чисел — $b_0 = 1$, $E_{\min} \leq E \leq E_{\max}$; для денормализованных — $b_0 = 0$, $E = E_{\min}$. Мы будем говорить, что число x находится в нормализованном диапазоне, если

$$E_{\min} \leq |x| \leq E_{\max}.$$

Числа ± 0 и $\pm \infty$, хотя и являются числами IEEE, не находятся в нормализованном диапазоне.

Пусть x не является числом с плавающей точкой и не представимо точно в виде (4). Тогда возможны два варианта:

- x выходит за нормализованный диапазон;
- для точного представления x не хватает p бит, например, число

$$1 + 2^{-25} = (1,000000000000000000000001)_2$$

нельзя точно представить в формате IEEE одинарной точности.

И в том и в другом случаях нужно взять аппроксимацию x . Введём два обозначения x_- и x_+ для чисел, связанных с x так, что

- x_- будет ближайшим к x числом с плавающей точкой, для которого выполняется $x_- \leq x$;
- x_+ будет ближайшим к x числом с плавающей точкой, для которого выполняется $x_+ \geq x$.

Пусть x находится в нормализованном диапазоне. Запишем его тогда как

$$x = (1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{p-2} b_{p-1} b_p b_{p+1} \dots)_2 \times 2^E.$$

Отбрасывая все биты после b_{p-1} , получим

$$x_- = (1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{p-2} b_{p-1})_2 \times 2^E.$$

Тогда

$$x_+ = \left((1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{p-2} b_{p-1})_2 + (0, 00000 \dots 01)_2 \right) \times 2^E,$$

где во втором члене суммы единичный бит установлен на месте b_{p-1} . Заметим, что

$$x_+ = x_- + \text{ulp}(x_-).$$

С битовым представлением x_+ не всё так просто. При сложении, если $b_1 = b_2 = \dots = b_{p-2} = b_{p-1} = 1$, может возникнуть перенос в целый разряд, что должно вызвать увеличение экспоненты на единицу. Сказать точно, какое битовое представление x_+ будет получено в результате сложения, можно только в случае, если известны все биты x от b_1 до b_{p-1} включительно.

Рассмотрим теперь случай, когда x не входит в нормализованный диапазон. Если $x > N_{\max}$, тогда

$$\begin{aligned} x_- &= N_{\max}; \\ x_+ &= \infty. \end{aligned}$$

Если $x < N_{\min}$, тогда

$$\begin{aligned} x_- &= 0 \text{ или } x_- \text{ денормализованное;} \\ x_+ &= N_{\min} \text{ или } x_+ \text{ денормализованное.} \end{aligned}$$

1.13.1. Корректно округлённые значения

Стандарт IEEE определяет «корректно округлённое значение» x , которое мы будем обозначать как $\text{round}(x)$. Если x — число с плавающей точкой, то $x = \text{round}(x)$. В противном случае значение зависит от режима округления:

- округление вниз (или к $-\infty$)

$$\text{round}(x) = x_-.$$

- округление вверх (или к $+\infty$)

$$\text{round}(x) = x_+.$$

- округление к нулю

$$\begin{aligned} \text{round}(x) &= x_-, \text{ если } x > 0; \\ \text{round}(x) &= x_+, \text{ если } x < 0. \end{aligned}$$

- округление к ближайшему

$\text{round}(x)$ будет или x_+ или x_- , в зависимости от того, какое из них окажется ближе к x . Если x лежит точно посередине между x_- и x_+ , то выбирается чётное (то, у которого $b_{p-1} = 0$).

В правиле округления до ближайшего есть одно единственное исключение. Когда $x > N_{\max}$, то $\text{round}(x) = N_{\max}$ если $x < N_{\max} + \text{ulp}(N_{\max})/2$, иначе $\text{round}(x) = \infty$.

1.13.2. Абсолютная и относительная ошибки округления

Определим ошибку округления. Пусть x это число, тогда

$$\text{abserr}(x) = |\text{round}(x) - x|.$$

Применительно к IEEE, если

$$x = \pm(1, b_1 b_2 b_3 \dots b_{p-2} b_{p-1} b_p b_{p+1} \dots)_2 \times 2^E,$$

и x находится в диапазоне нормализованных значений, тогда абсолютная ошибка округления $\text{abserr}(x)$ будет меньше, чем расстояние между x_- и x_+ , вне зависимости от режима округления, а значит справедливо и

$$\text{abserr}(x) = |\text{round}(x) - x| < 2^{-(p-1)} \times 2^E.$$

Неформально, абсолютная ошибка округления, вне зависимости от выбранного режима округления, будет меньше $\text{ulp}(x)$. Когда выбран режим округления до ближайшего, мы можем сказать, что абсолютная ошибка округления будет меньше или равна половине расстояния от x_- до x_+ :

$$\text{abserr}(x) = |\text{round}(x) - x| \leq \frac{2^{-(p-1)} \times 2^E}{2} = 2^{-p} \times 2^E.$$

Относительная ошибка округления для числа x определяется как

$$\text{relerr}(x) = |\delta|,$$

где

$$\delta = \frac{\text{round}(x) - x}{x}.$$

Если x находится в нормализованном диапазоне и не является числом с плавающей точкой, то можно считать

$$|x| > 2^E.$$

Тогда для всех режимов округления

$$\text{relerr}(x) = |\delta| = \left| \frac{\text{round}(x) - x}{x} \right| < \frac{2^{-(p-1)} \times 2^E}{2^E} = 2^{-(p-1)} = \epsilon,$$

и для режима округления до ближайшего

$$\text{relerr}(x) = |\delta| = \left| \frac{\text{round}(x) - x}{x} \right| < \frac{2^{-p} \times 2^E}{2^E} = 2^{-p} = \frac{\epsilon}{2}.$$

Таким образом, любое округлённое число x можно представлять как

$$\text{round}(x) = x(1 + \delta).$$

Отсюда следует очень важный вывод. Не важно, как мы храним и представляем x , оно будет точным, как по фактору $(1 + \delta)$.

1.14. Корректно округляемые операции с плавающей точкой

Стандарт IEEE вводит обязательные к реализации:

- правильно округляемые операции (+, -, ×, /);
- правильно округляемые $\sqrt{\quad}$ и mod (остаток от деления);
- правильно округляемые преобразования форматов.

1.14.1. Корректно округляемая арифметика

Результат операции с двумя числами с плавающей точкой может и не являться числом с плавающей точкой. Например, 1 и 2^{-24} — числа с плавающей точкой, а их сумма в

формате одинарной точности — нет.

Пусть x и y числа с плавающей точкой, а $+$, $-$, \times , $/$ операции, и пусть $\oplus, \ominus, \otimes, \oslash$ эти же операции, но обозначающие их реализацию на компьютере. Тогда $x + y$ может не быть числом с плавающей точкой, но $x \oplus y$ будет таковым. До появления IEEE результаты этих операций могли различаться от компьютера к компьютеру. Стандарт IEEE устанавливает следующие правила для арифметических операций:

$$\begin{aligned}x \oplus y &= \text{round}(x + y); \\x \ominus y &= \text{round}(x - y); \\x \otimes y &= \text{round}(x \times y); \\x \oslash y &= \text{round}(x / y).\end{aligned}$$

Последовательность из нескольких арифметических операций может и не давать корректно округлённого результата. Предположим, $x = z = 1$, а $y = 2^{-25}$. Если эти числа представлены в формате IEEE одинарной точности, то

$$x + y = (1,000000000000000000000001)_2,$$

в то время как

$$x \oplus y = 1.$$

Поэтому

$$(x \oplus y) \ominus z = 0,$$

но точный результат

$$(x + y) - z = 2^{-25}. \quad (5)$$

Отсюда следует важный вывод: операции арифметики IEEE не обладают свойством коммутативности. Порядок выполнения операций в некоторых случаях может оказаться важным. Изменив порядок суммирования в (5), мы бы получили точный результат

$$(x \ominus z) \oplus y = 2^{-25},$$

так как

$$x \ominus z = 0.$$

1.15. Исключения

Обработка исключительных ситуаций, как правило, содержится в каждой программе и является её наиболее сложной частью. Типичная исключительная ситуация при счёте на компьютере это «деление на ноль». До появления IEEE, программисту было сложно: обработка и сигнализация об исключительных ситуациях на разных компьютерах осуществлялась не одинаково. Числа хранились в форматах, не совпадающих друг с другом, обработка исключений осуществлялась по-разному. Исключения, как это предложено в IEEE, существенно облегчают написание переносимых программ и упрощают алгоритмы.

Следует помнить, что числа IEEE одинарной и двойной точности могут хранить специальные значения:

- бесконечность (∞), которое всегда больше любого числа;
- минус бесконечность ($-\infty$), которое меньше любого числа;

- плюс ноль (+0);
- минус ноль (-0);
- не число (NaN), обозначающее неверное значение, возникающее при операции не имеющей математического смысла, например, при делении нуля на ноль.

Соглашения, принятые в IEEE, существенно облегчают жизнь программиста в части обработки исключительных ситуаций. Например, исключения при делении на ноль фиксируются, но могут быть и попросту игнорированы. Поведение IEEE арифметики при делении на ноль весьма упрощает программирование. Так, для любого $a > 0$, справедливо:

$$\begin{aligned} +a/0 &= +\infty, \\ -a/0 &= -\infty. \end{aligned}$$

Такая особенность IEEE арифметики освобождает программиста от необходимости проверять делитель на равенство или близость к 0. Предположим, нужно посчитать значение a по формуле

$$a = \frac{1}{\frac{1}{b} + \frac{1}{c}}.$$

До появления IEEE, на множестве компьютеров программист должен был проверить условие на равенство $b = 0$ и $c = 0$, иначе программа могла аварийно завершиться с ошибкой «деление на ноль». В арифметике IEEE, в том случае если $b = 0$ или $c = 0$, будет получен ожидаемый результат $a = 0$. Для любого $a > 0$, следующие правила при делении на бесконечность будут верны:

$$\begin{aligned} +a/+\infty &= +0, \\ -a/+\infty &= -0, \\ +a/-\infty &= -0, \\ -a/-\infty &= +0. \end{aligned}$$

Результат сравнения 0 и -0 в IEEE всегда истина. В связи с этим, в IEEE арифметике существует следующий феномен:

$$0 = -0 \text{ и } a = b; \text{ но } 1/a \neq 1/b.$$

Прочие действия с бесконечностью в IEEE арифметике ведут себя логично и целостно с математической точки зрения. Так, для любого $a > 0$, справедливо:

$$\begin{aligned} \infty + \infty &= +\infty, \\ \infty - \infty &= \text{NaN}, \\ \infty \times \infty &= \infty, \\ \infty/\infty &= \text{NaN}, \\ \infty/a &= \infty, \\ \infty/0 &= \infty, \\ 0/0 &= \text{NaN}. \end{aligned}$$

Операции сравнения с бесконечностью ведут себя, как и ожидается:

1. Все конечные числа меньше $+\infty$.
2. Все конечные числа больше $-\infty$.
3. $-\infty$ меньше, чем $+\infty$.

Выражения с NaN имеют следующие свойства:

1. Любое арифметическое выражение, где задействован NaN, в результате даёт NaN.
2. Любая операция сравнения, где задействован NaN, даёт ложь.

Такие свойства IEEE способствует удобству при обработке исключительных ситуаций, и позволяют избежать дополнительных проверок на специальные значения. Предположим, у нас есть следующий алгоритм:

```

a = f(x)
если (a > 0) тогда
    выполнить что-то
  
```

Возможно, что функция $f(x)$ вернёт NaN или ∞ . Но условие **если** будет ложно для $a = -\infty$ и $a = \text{NaN}$, в то время как для $a = +\infty$ оно будет истинным. Значит дополнительных проверок на $a = \text{NaN}$ и $a = -\infty$ добавлять в программу не нужно. Код выглядит проще и понятнее.

1.15.1. Исключения IEEE

Стандарт IEEE определяет пять исключений:

Деление на ноль (divide-by-zero)

возникает тогда, когда операция над конечным числом даёт в результате $\pm\infty$.

Переполнение (overflow)

возникает тогда, когда результат операции не вмещается в конечное представление ($|x| > N_{\max}$ или $|x| < N_{\min}$).

Потеря значимости (underflow)

возникает тогда, когда результат операции не вмещается в нормализованное представление с плавающей точкой и происходит денормализация, а значит и потеря значащих разрядов.

Неточное значение (inexact)

возникает тогда, когда результат операции не является числом с плавающей точкой и был округлён.

Неверная операция (invalid)

возникает тогда, когда операция не определена или не имеет смысла ($0/0$, $\infty - \infty$ или $\sqrt{-1}$).

В табл. 3 приведены исключения и действия по умолчанию для них.

Исключение	Действие или результат
Неверная операция	NaN
Деление на ноль	$\pm\infty$
Переполнение	$\pm\infty$ или $\pm N_{\max}$
Потеря значимости	денормализация или ± 0
Неточное значение	установить в корректно округлённое

Табл. 3.

Свойства IEEE арифметики способствуют следующему подходу к программированию вычислительных алгоритмов: сначала вычисления выполняются самым простым

способом «в лоб», и если только были обнаружены исключительные ситуации, тогда они обрабатываются отдельно, вне основного потока программы. Этот подход можно продемонстрировать на примере вычисления

$$\sqrt{a^2 + b^2}.$$

Даже в том случае, когда результат находится в нормализованном диапазоне, операция возведения в квадрат может вызвать переполнение. Если исключений, как это предложено в IEEE, нет, то программисту пришлось бы выполнять проверку значений a и b , масштабировать их на $\max(|a|, |b|)$, до того, как они возводятся в квадрат. В случае с IEEE, вычисление можно сразу выполнять напрямую, предварительно сбросив флаги исключений. Затем флаги исключений проверяют, и если для переполнения или потери значимости они окажутся установлены, выполняют соответствующие действия.