Thomaの浮動小数点数一様乱数の問題点とその修正

石田 翔太郎1 須田 礼仁1

概要:計算機上で整数一様乱数を生成する方法については、これまで多くの論文が発表されてきた.一方で、浮動小数点数一様乱数を生成する方法(または整数一様乱数から浮動小数点数一様乱数への変換法)については、多くの場面で整数一様乱数を定数で割る方法($rand()/2^{32}$ など)が用いられてきた.しかしながら、この方法では特定の形式の浮動小数点数しか生成されず、ほとんどの浮動小数点数は生成されない.これに対して、Moler は [2^{-53} , $1 - 2^{-53}$]の範囲にある全ての浮動小数点数を生成可能な一様乱数生成器を提案し、その後 Thoma により、その範囲は(0,1)にまで拡張された.

しかしながら, Thoma により提案された手法は, 浮動小数点数の丸めモードによっては, 隣り合う浮動小 数点数の出現確率が3倍程度異なる箇所が生じるといった,不自然な挙動を取ることが実験的及び理論的 な検証から分かった.そこで,本論文はこの不自然な挙動を修正することを目的とした上で,まずは正し い浮動小数点数一様乱数生成器について議論し,続いてそのような生成器を提案すると共にその正当性を 示し,最後に,提案された生成器の性能を実験により示した.

キーワード:一様乱数,浮動小数点数, Moler, Thoma

Shotaro Ishida¹ Reiji Suda¹

1. 序論

計算機上で整数一様乱数を生成する方法については,メ ルセンヌツイスタ [1] を代表的なものとして,これまで多 くの論文が発表されてきた.一方で,浮動小数点数一様乱 数を生成する方法 (または整数一様乱数から浮動小数点数 一様乱数への変換法) については,多くの場面で整数一様乱 数を定数で割る方法 (rand()/2³² など) が用いられてきた. しかしながら,この方法では特定の形式の浮動小数点数し か生成されず,ほとんどの浮動小数点数は生成されない.

これに対して, Moler は浮動小数点数の仮数部に着目し, 追加で生成した整数一様乱数を用いて排他的論理和による マスク処理を行うことで, [2⁻⁵³,1-2⁻⁵³]の範囲にある全 ての浮動小数点数を生成可能な一様乱数生成器を提案し, 実際に MATLAB のバージョン 5 にて利用された. 続い て, ガウス乱数のテール (分布の両端)を再現することを 目的とした Thoma の研究 [2] にて, テール部分の再現の ためには, ガウス乱数生成器が内部で用いる一様乱数生成 器を浮動小数点数に特化させる必要があるとして, 無限精 度固定小数点数一様乱数を擬似的に生成することを利用し て,(0,1)の範囲まで乱数生成が可能な浮動小数点数一様 乱数生成器が提案された.

しかしながら, Thoma により提案された手法は, 浮動 小数点数の丸めモードによっては, 非正規化数が出てこな かったり, 隣り合う浮動小数点数の出現確率が3倍程度異 なる箇所が生じるといった, 不自然な挙動を取ることが実 験的及び理論的な検証から分かった. その概要を図14に 示す.

そこで、本論文はこの不自然な挙動を修正することを目 的とした上で、まずは正しい浮動小数点数一様乱数生成器 について議論し、続いてそのような生成器を提案すると共 にその正当性を示し、最後に、提案された生成器の性能を 実験により示した.本論文の構成は、以下の通りである.

- 第1章 この章である.
- 第2章 IEEE754 浮動小数点数について説明する.
- 第3章 一様乱数生成器を定義し,乱数生成確率を求める.
- 第4章 Thomaの手法の問題点を指摘する.
- 第5章 第5章で得られた問題点を修正する.
- 第6章 実験により,正当性確認と性能評価を行う.
- 第7章 関連研究の一つである, Molerの研究を紹介する.
- 第8章 当論文のまとめと今後の課題について述べる.

東京大学大学院情報理工学系研究科

2. IEEE754 浮動小数点数

2.1 目的

この章の目的は, IEEE754 浮動小数点数について説明することである.

2.2 記法等

- *E* ∈ N
 浮動小数点数の指数部ビット数を表す.
- *M* ∈ N
 浮動小数点数の仮数部ビット数を表す.
- $val_{\mathbb{F}}: \{0,1\} \times \{0,1,\ldots,2^E-1\} \times \{0,1,\ldots,2^M-1\} \rightarrow \mathbb{F}$

*val*_𝔅(*s*,*e*,*m*) は,(符号部,指数部,仮数部) = (*s*,*e*,*m*) となる浮動小数点数の値を表す.

- *fl*_F: ℝ → F
 *fl*_F は丸め関数を表し, *fl*_F(*r* ∈ ℝ) は実数 *r* ∈ ℝ を浮
 動小数点数に丸めた値を表す.

2.3 フォーマット

	叉	1 浮	動小数点	数ビッ	ト列	
符号部		指数部	邹		仮数	部
s_0	e_0		e_{E-1}	m_0		m_{M-1}

浮動小数点数は、図1のようなビット列からなる.

- 符号部:1ビット符号無し整数
- 指数部: *E* ビット符号無し整数
- 仮数部: M ビット符号無し整数

なお IEEE754 では、単精度:(E, M) = (8, 23), 倍精 度:(E, M) = (11, 52)となる.

2.4 値の表現

符号部がs,指数部がe,仮数部がmとなる浮動小数点数^{*1}の値 $val_{\mathbb{F}}(s,e,m)$ は、以下の通り定義される^{*2}.

- e = 0 のとき (-1)^s × (0.0 + m × 2^{-M}) × 2^{1−(2^{E−1}−1)}
 1 < e < 2^E − 2 のとき
- $(-1)^{s} \times (1.0 + m \times 2^{-M}) \times 2^{e (2^{E-1} 1)}$
- $e = 2^E 1, m = 0 \mathcal{O}$ とき $(-1)^s \times \infty$
- $e = 2^E 1, m \neq 0$ のとき NaN

上から順番に、非正規化数、正規化数、無限大、非数、で

- $\overline{*^{1}}$ ただし、 $s \in \{0,1\}, 0 \le e \in \mathbb{N} \le 2^{E} 1, 0 \le m \le \mathbb{N} \le 2^{M} 1$ である。
- *2 なお,0には+0と-0が存在する.

表1 浮動小数点数の分類

分類	指数部	仮数部		
非正規化数	0	任意		
正規化数	1以上 2 ^E – 1 未満	任意		
無限大	$2^{E} - 1$	0		
非数 (NaN)	$2^{E} - 1$	0 以外		

ある. (表1参照) なお, これ以降特に断らない限り, 単に 「浮動小数点数 (F)」と表現した時は, 非正規化数と正規化 数と無限大を指すものとする.

2.5 丸め

実数を浮動小数点数に丸める関数 $fl_{\mathbb{F}}: \mathbb{R} \to \mathbb{F}$ には、主に以下のものが利用されることが多い.

• 最近傍丸め

丸める実数に最も近い浮動小数点数へと丸める.ただし、そのような浮動小数点数が2つある時は、

- 偶数丸め
 val_𝔅 (s, e, m) の m が偶数となる浮動小数点数へと丸める.
- 五捨六入(絶対値の切り捨て)
 常に絶対値の小さい方の浮動小数点数へと丸める.
- 四捨五入(絶対値の切り上げ)
 常に絶対値の大きい方の浮動小数点数へと丸める.
- 方向丸め
 丸める実数と同じ値が浮動小数点数に存在しない場合,
 常に特定の方向に存在する浮動小数点数へと丸める.
- -∞方向丸め(切り捨て)
 丸める実数を越えない最大の浮動小数点数へと丸める.
- +∞ 方向丸め(切り上げ)
 丸める実数を下回らない最小の浮動小数点数へと丸める.
- 0 方向丸め

丸める実数が負の時は +∞ 方向丸めを行い,それ以 外の時は -∞ 方向丸めを行う.

なお,実数の $0 \in \mathbb{R}$ と一致する浮動小数点数は $+0 \in \mathbb{F}$ とし, $0 < r \in \mathbb{R}$ ならばrは $-0 \in \mathbb{F}$ よりも $+0 \in \mathbb{F}$ に 近く, $0 > r \in \mathbb{R}$ ならばrは $+0 \in \mathbb{F}$ よりも $-0 \in \mathbb{F}$ に 近いものとする.また, $\pm \infty \in \pm 2^{(2^{E-1})}$ と同一視す る場合がある. IEEE754形式浮動小数点数は、次のような順序性を持つ.

—— 順序性 –

 $0 \le s, s' \in \mathbb{N} \le 1$ $0 \le e, e' \in \mathbb{N} \le 2^E - 2$ $0 \le m, m' \in \mathbb{N} \le 2^M - 1$ のとき, $val_{\mathbb{F}}(s, e, m) \le val_{\mathbb{F}}(s', e', m')$ 1 $(-1)^s \times (e \times 2^M + m) \le (-1)^{s'} \times (e' \times 2^M + m')$ が成立する.

3. 一様な浮動小数点数一様乱数生成器

3.1 目的

この章の目的は,実数一様乱数生成器を計算機上で実装 する前に,一様な浮動小数点数一様乱数生成器とは何なの かということを定義し,一様な浮動小数点数一様乱数生成 器における乱数生成確率を,各浮動小数点数と各丸めモー ドに対して求めることである.

3.2 記法等

- *URNG*_ℝ: Ø → U_ℝ
 実数一様乱数生成器を表す.
- U_R ⊂ ℝ
 URNG_R が生成可能な乱数全体からなる集合を表す.
- URNG_F: Ø → U_F
 URNG_R を計算機上で実装した浮動小数点数一様乱数
 生成器を表す.
- U_F ⊂ F URNG_F が生成可能な乱数全体からなる集合を表す.
- $round_{\mathbb{F}}: \mathbb{R} \to \mathbb{F}$ $round_{\mathbb{F}}(r \in \mathbb{R})$ は、丸め健全な丸め関数を表す.
- $P_{\mathbb{F}}: \mathbb{F} \to \{r \in \mathbb{R} \mid 0 \le r \le 1\}$ $P_{\mathbb{F}}(f \in \mathbb{F})$ は、 $URNG_{\mathbb{F}}$ が乱数 $f \in \mathbb{F}$ を生成する確率 を表す、もちろん、 $P_{\mathbb{F}}(f \in \mathbb{F} \setminus U_{\mathbb{F}}) = 0$ である、

3.3 一様な乱数生成器

3.3.1 丸め健全

 $X & \mathbb{R}$ の部分集合とする.このとき, $r \in \mathbb{R}$ $e_x \in X \land$ と丸めるような丸め関数 $round_X : \mathbb{R} \to X$ が次の条件を全 て満たすとき,この $round_X$ は丸め健全であるという. – 定義:丸め健全 –

全域一意性
 任意の実数 r ∈ ℝ に対して,唯一の元 x ∈ ℝ が定まり,

 $round_{\mathbb{X}}(r) = x$

を満たす.

同一性
 任意の *x* ∈ X に対して,以下が成立する.

$$round_{\mathbb{X}}(x) = x$$

 連続性 ある実数 *p*,*q* ∈ ℝ に対して,

$$round_{\mathbb{X}}(p) = round_{\mathbb{X}}(q)$$

が成立するならば、任意の $t \in [0,1] \subset \mathbb{R}$ に対して、

$$round_{\mathbb{X}}(t \times p + (1 - t) \times q) = round_{\mathbb{X}}(p)$$

が成立する.

3.3.2 一様の定義

一 定義:一様乱数生成器 -「 $URNG_{\mathbb{F}}$ が丸め健全な丸め関数 $round_{\mathbb{F}}: \mathbb{R} \to \mathbb{F}$ に対して一様乱数生成器である」とは、 $\forall x \in U_{\mathbb{F}}, \Pr[URNG_{\mathbb{F}}() = x]$

$$= Pr \left[round_{\mathbb{F}} \left(URNG_{\mathbb{R}}() \right) = x \right]$$
(1)

を満たすことをいう.

この定義は,実数上の関数 $f_{\mathbb{R}}$ を計算機 (浮動小数点数)上 で実装した関数 $f_{\mathbb{F}}$ は,次の条件を満たすべきであるとい う考えに基づいたものである.

 $f_{\mathbb{F}}$ の任意の出力が、 $f_{\mathbb{R}}$ の出力を丸め関数 $round_{\mathbb{F}}$ で 丸めた値と一致する.

さて、今回考えている $URNG_{\mathbb{F}}$ とは、 $URNG_{\mathbb{R}}$ を計算機上 で実装したものであるので、上記において $f_{\mathbb{F}}$ を $URNG_{\mathbb{F}}$ で、 $f_{\mathbb{R}}$ を $URNG_{\mathbb{R}}$ で置き換えることで、次の結論が得ら れる.

$$URNG_{\mathbb{F}}() = round_{\mathbb{F}}(URNG_{\mathbb{R}}())$$

従って, $URNG_{\mathbb{F}}$ が $x \in U_{\mathbb{F}}$ を生成する確率について,式 (1) が成立する.

3.4 一様な $URNG_{\mathbb{F}}$ の乱数生成確率

3.4.1 概要

簡単のため $U_{\mathbb{R}} = [0,1] \geq U^{*3}$, round_F が最近傍丸め (偶 数丸め), 方向丸め (切り捨て), 方向丸め (切り上げ) の 3 つの場合について考える^{*4}. 一様な $URNG_{\mathbb{F}}$ の乱数生成 確率の具体的な計算方法としては, 各 $x \in U_{\mathbb{F}}$ に対して round_F(t) = x となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲から, 次式によって各 丸めモードにおける乱数生成確率を求める.

$$Pr\left[URNG_{\mathbb{F}}()=x\right] = Pr\left[round_{\mathbb{F}}\left(URNG_{\mathbb{R}}()\right)=x\right]$$
$$= \int_{round_{\mathbb{F}}(t\in U_{\mathbb{R}})=x} \frac{1}{1-0}dt$$
$$= \sup\{t \in U_{\mathbb{R}} \mid round_{\mathbb{F}}(t)=x\}$$
$$- \inf\{t \in U_{\mathbb{R}} \mid round_{\mathbb{F}}(t)=x\}$$

なお,以下では $Pr[URNG_{\mathbb{F}}()=x]$ を $P_{\mathbb{F}}(x)$ で略記する. 3.4.2 乱数生成確率の計算方法

 $x \in U_{\mathbb{F}} = [0,1]$ であるので、0 < x < 1のときとx = 0,1のときに場合分けして計算する.

0 < x < 1のときの $P_{\mathbb{F}}(x)$ の値は,次のようにして計算 することができる.まず,xの両隣の浮動小数点数を求め, 左隣を x_l ,右隣を x_r とおく.すると, $[x_l, x_r] \subset U_{\mathbb{R}}$ とな るので,round $_{\mathbb{F}}(t) = x$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲が各丸めモー ドに応じて以下の通り求まり,それによって $P_{\mathbb{F}}(x)$ の値を 求めることができる.

(a) round_F が最近傍丸め (偶数丸め)のとき

xの仮数部の偶奇に応じて場合分けする.

(i) x の 仮数部が奇数である場合 $round_{\mathbb{F}}(t) = x となる t \in U_{\mathbb{F}}$ の範囲は,

$$\frac{x_l + x}{2} < t < \frac{x + x_r}{2}$$

である.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \frac{x_r - x_b}{2}$$

となる.

(ii) x の仮数部が偶数である場合

 $round_{\mathbb{F}}(t) = x$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲は,

$$\frac{x_l + x}{2} \le t \le \frac{x + x_r}{2}$$

である.よって,

- *3 「0-1 間の一様乱数」と表現したとき、 $U_{\mathbb{R}}$ が両端の 0 と 1 を含むか否かについて各々 2 通り、全部で 4 通りの候補 ([0,1],[0,1),(0,1],(0,1)) が考えられるが、式 (1)の右辺の値 はそれら 4 つの候補の間で変化しないため、今回は $U_{\mathbb{F}} = [0,1]$ の時のみを考えた。
- *4 なお、最近傍丸めの内の五捨六入と四捨五入について考えない のは、これらと偶数丸めとの違いは二つの浮動小数点数の中間 値に対する取扱いしかなく、式 (1)の右辺の値は変化しないた めである.また、方向丸め (0 方向丸め)について考えないのは、 $U_{\mathbb{R}} = [0,1]$ の元が全て非負であるため、 $-\infty$ 方向丸め (切り捨 て)と同値になるためである.

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \frac{x_r - x_l}{2}$$

となる.

以上、いずれの場合も $P_{\mathbb{F}}(x) = \frac{1}{2}(x_r - x_l)$ である.

(b1) $round_{\mathbb{F}}$ が方向丸め (切り捨て) のとき $round_{\mathbb{F}}(t) = x$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲は, $x \leq t < x_r$ である.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = x_r - x$$

となる.

(b2) $round_{\mathbb{F}}$ が方向丸め (切り上げ) のとき $round_{\mathbb{F}}(t) = x$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲は, $x_l < t \le x$ で ある.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = x - x_l$$

となる. まとめると,

 $P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) & 偶数丸め\\ x_r - x & 切り捨て\\ x - x_l & 切り上げ \end{cases}$

である.

次に x = 0,1 のときであるが, $x = 0 = val_{\mathbb{F}}(0,0,0)$ の場合は

$$x_l < x = 0 = \inf U_{\mathbb{R}}$$

となり,
$$x=1=val_{\mathbb{F}}\left(0,2^{E-1}-1,0
ight)$$
の場合は

$$\sup U_{\mathbb{R}} = 1 = x < x_r$$

となる.よって、0 < x < 1のときと同様にして得られる tの範囲に対して、 $U_{\mathbb{R}}$ との共通部分をとる必要がある.

3.4.3 乱数生成確率

(1) x = 0 = val_F(0,0,0) の場合
 このとき, xの右隣の浮動小数点数は, val_F(0,0,1) で

ある.

以下, 丸めモードに応じて場合分けする.

(a) 最近傍丸め(偶数丸め)

 $round_{\mathbb{F}}(t) = 0$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲は,

$$0 \le t \le \frac{0 + val_{\mathbb{F}}\left(0, 0, 1\right)}{2}$$

である.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \frac{val_{\mathbb{F}}\left(0, 0, 1\right)}{2} = 2^{-\left(M + 2^{E-1} - 1\right)}$$

となる.

(b1) 方向丸め (切り捨て) $round_{\mathbb{F}}(t) = 0$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲は,

$$0 \le t < val_{\mathbb{F}}(0, 0, 1)$$

$$P_{\mathbb{F}}(x) = val_{\mathbb{F}}(0,0,1) = 2^{-(M+2^{E-1}-2)}$$

となる.

(b2) 方向丸め (切り上げ) $round_{\mathbb{F}}(t) = 0$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲は, t = 0のみで ある.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = 0$$

$$P_{\mathbb{F}}(0) = \begin{cases} 2^{-(M+2^{E-1}-1)} & 偶数丸め \\ 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & 切り捨て \\ 0 & & 切り上げ \end{cases}$$

(2) x = 1 = val_F (0, 2^{E-1} - 1, 0) の場合 このとき, x の左隣の浮動小数点数は, val_F (0, 2^{E-1} - 2, 2^M - 1) である. 以下,丸めモードに応じて場合分けする.
(a) 最近傍丸め(偶数丸め) round_F(t) = 1 となる t ∈ U_R の範囲は,

$$\frac{val_{\mathbb{F}}\left(0, 2^{E-1} - 2, 2^{M} - 1\right) + 1}{2} \le t \le 1$$

である.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = 1 - \frac{val_{\mathbb{F}}(0, 2^{E-1} - 2, 2^{M} - 1) + 1}{2}$$

= $1 - \frac{(1 + (2^{M} - 1) \times 2^{-M}) \times 2^{-1} + 1}{2}$
= $1 - \frac{(1 - 2^{-(M+1)}) + 1}{2}$
= $2^{-(M+2)}$

となる.

(b1) 方向丸め (切り捨て) $round_{\mathbb{F}}(t) = 1$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲は, t = 1のみで ある.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = 0$$

となる.

(b2) 方向丸め (切り上げ) $round_{\mathbb{F}}(t) = 1$ となる $t \in U_{\mathbb{R}}$ の範囲は,

$$val_{\mathbb{F}}(0, 2^{E-1} - 2, 2^M - 1) < t \le 1$$

である. よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = 1 - val_{\mathbb{F}} \left(0, 2^{E-1} - 2, 2^M - 1 \right)$$

 $= 1 - \left(1 + \left(2^M - 1 \right) \times 2^{-M} \right) \times 2^{-1}$
 $= 1 - \left(1 - 2^{-(M+1)} \right)$
 $= 2^{-(M+1)}$

$$P_{\mathbb{F}}(0) = \begin{cases} 2^{-(M+2)} & 偶数丸め \\ 0 & 切り捨て \\ 2^{-(M+1)} & 切り上げ \end{cases}$$

$$\begin{aligned} x &= val_{\mathbb{F}} (0, 1, 0) \\ &= 2^{-(2^{E-1}-2)} \\ &= 2^{M} \times 2^{-(M+2^{E-1}-2)} \end{aligned}$$

であり, xの両隣にある浮動小数点数はそれぞれ,

$$\begin{aligned} x_l &= val_{\mathbb{F}} \left(0, 0, 2^M - 1 \right) \\ &= \left(\left(2^M - 1 \right) \times 2^{-M} \right) \times 2^{-\left(2^{E-1} - 2 \right)} \\ &= \left(2^M - 1 \right) \times 2^{-\left(M + 2^{E-1} - 2 \right)} \\ x_r &= val_{\mathbb{F}} \left(0, 1, 1 \right) \\ &= \left(1 + 2^{-M} \right) \times 2^{-\left(2^{E-1} - 2 \right)} \\ &= \left(2^M + 1 \right) \times 2^{-\left(M + 2^{E-1} - 2 \right)} \end{aligned}$$

である.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{偶数丸め} \\ x_r - x = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り捨て} \\ x - x_l = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り上げ} \end{cases}$$

となる. (**3-2**) 2 ≤ e ≤ 2^{E-1} - 2 の場合 このとき,

$$\begin{aligned} x &= val_{\mathbb{F}} \left(0, e, 0 \right) \\ &= 2^{e - \left(2^{E - 1} - 1 \right)} \\ &= 2^{M + 2} \times 2^{e - \left(M + 2^{E - 1} + 1 \right)} \end{aligned}$$

であり, xの両隣にある浮動小数点数はそれぞれ,

情報処理学会研究報告 IPSJ SIG Technical Report

$$\begin{split} x_l &= val_{\mathbb{F}} \left(0, e-1, 2^M - 1 \right) \\ &= \left(1 + \left(2^M - 1 \right) \times 2^{-M} \right) \times 2^{(e-1) - \left(2^{E-1} - 1 \right)} \\ &= \left(2 - 2^{-M} \right) \times 2^{(e-1) - \left(2^{E-1} - 1 \right)} \\ &= \left(2^{M+2} - 2 \right) \times 2^{e - \left(M + 2^{E-1} + 1 \right)} \\ x_r &= val_{\mathbb{F}} \left(0, e, 1 \right) \\ &= \left(1 + 2^{-M} \right) \times 2^{e - \left(2^{E-1} - 1 \right)} \\ &= \left(2^{M+2} + 4 \right) \times 2^{e - \left(M + 2^{E-1} + 1 \right)} \\ \mathbb{C}$$
ある. よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) &= 3 \times 2^{e - (M + 2^{E-1} + 1)} & \text{偶数丸め} \\ x_r - x &= 4 \times 2^{e - (M + 2^{E-1} + 1)} & \text{切り捨} \\ x - x_l &= 2 \times 2^{e - (M + 2^{E-1} + 1)} & \text{切り上げ}(x_l) \end{cases}$$

 (4) x = val_𝔅 (0,0,m) の場合 (ただし、1≤m≤2^M-1)
 (4-1) 1≤m≤2^M-2の場合 このとき、

$$x = val_{\mathbb{F}} (0, 0, m)$$

= $(m \times 2^{-M}) \times 2^{-(2^{E-1}-2)}$
= $m \times 2^{-(M+2^{E-1}-2)}$

であり, xの両隣にある浮動小数点数はそれぞれ,

$$\begin{aligned} x_l &= val_{\mathbb{F}} \left(0, 0, m-1 \right) \\ &= \left((m-1) \times 2^{-M} \right) \times 2^{-\left(2^{E-1}-2 \right)} \\ &= (m-1) \times 2^{-\left(M+2^{E-1}-2 \right)} \\ x_r &= val_{\mathbb{F}} \left(0, 0, m+1 \right) \\ &= \left((m+1) \times 2^{-M} \right) \times 2^{-\left(2^{E-1}-2 \right)} \\ &= (m+1) \times 2^{-\left(M+2^{E-1}-2 \right)} \end{aligned}$$

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{偶数丸め} \\ x_r - x = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り捨} \\ x - x_l = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り上げ} \end{cases}$$

となる.
(4-2)
$$m = 2^M - 1$$
の場合

$$x = val_{\mathbb{F}} (0, 0, 2^{M} - 1)$$

= $((2^{M} - 1) \times 2^{-M}) \times 2^{-(2^{E-1} - 2)}$
= $(2^{M} - 1) \times 2^{-(M + 2^{E-1} - 2)}$

であり, xの両隣にある浮動小数点数はそれぞれ,

$$\begin{aligned} x_l &= val_{\mathbb{F}} \left(0, 0, 2^M - 2 \right) \\ &= \left(\left(2^M - 2 \right) \times 2^{-M} \right) \times 2^{-\left(2^{E-1} - 2 \right)} \\ &= \left(2^M - 2 \right) \times 2^{-\left(M + 2^{E-1} - 2 \right)} \\ x_r &= val_{\mathbb{F}} \left(0, 1, 0 \right) \\ &= 1 \times 2^{-\left(2^{E-1} - 2 \right)} \\ &= \left(2^M \right) \times 2^{-\left(M + 2^{E-1} - 2 \right)} \end{aligned}$$

である.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{偶数丸め} \\ x_r - x = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り捨て} \\ x - x_l = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り上げ} \end{cases}$$
となる.
以上,いずれの場合も以下の通りとなる.

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{偶数丸め} \\ x_r - x = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り捨て} \\ x - x_l = 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り上げ} \end{cases}$$

上げ(5) $x = val_{\mathbb{F}}(0, e, m)$ の場合(ただし, $1 \le e \le 2^{E-1} - 2$, $1 \le m \le 2^M - 1$) (5-1) $1 \le m \le 2^M - 2$ の場合 このとき,

$$x = val_{\mathbb{F}}(0, e, m)$$

= $(1 + m \times 2^{-M}) \times 2^{e - (2^{E-1} - 1)}$
= $(2^{M} + m) \times 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)}$

であり, xの両隣にある浮動小数点数はそれぞれ,

$$\begin{aligned} x_l &= val_{\mathbb{F}} \left(0, e, m-1 \right) \\ &= \left(1 + (m-1) \times 2^{-M} \right) \times 2^{e - \left(2^{E-1} - 1 \right)} \\ &= \left(2^M + m - 1 \right) \times 2^{e - \left(M + 2^{E-1} - 1 \right)} \\ x_r &= val_{\mathbb{F}} \left(0, e, m+1 \right) \\ &= \left(1 + (m+1) \times 2^{-M} \right) \times 2^{e - \left(2^{E-1} - 1 \right)} \\ &= \left(2^M + m + 1 \right) \times 2^{e - \left(M + 2^{E-1} - 1 \right)} \end{aligned}$$

である.よって,

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) &= 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)} & \text{偶数丸め} \\ x_r - x &= 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)} & \text{切り捨て} \\ x - x_l &= 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)} & \text{切り上げ} \end{cases}$$

となる.
(5-2)
$$m = 2^M - 1$$
の場合
このとき,
 $x = val_{\mathbb{R}} (0, e, 2^M - 1)$

$$= (1 + (2^{M} - 1) \times 2^{-M}) \times 2^{e - (2^{E-1} - 1)}$$
$$= (2^{M+1} - 1) \times 2^{e - (M+2^{E-1} - 1)}$$

であり, xの両隣にある浮動小数点数はそれぞれ,

$$\begin{aligned} x_l &= val_{\mathbb{F}} \left(0, e, 2^M - 2 \right) \\ &= \left(1 + \left(2^M - 2 \right) \times 2^{-M} \right) \times 2^{e - \left(2^{E-1} - 1 \right)} \\ &= \left(2^{M+1} - 2 \right) \times 2^{e - \left(2^{E-1} - 1 \right)} \\ x_r &= val_{\mathbb{F}} \left(0, e + 1, 0 \right) \\ &= 1 \times 2^{(e+1) - \left(2^{E-1} - 1 \right)} \\ &= \left(2^{M+1} \right) \times 2^{e - \left(M + 2^{E-1} - 1 \right)} \end{aligned}$$

である.よって, $P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) = 2^{e^{-(M+2^{E^{-1}}-1)}} & \text{偶数丸め} \\ x_r - x = 2^{e^{-(M+2^{E^{-1}}-1)}} & \text{切り捨て} \\ x - x_l = 2^{e^{-(M+2^{E^{-1}}-1)}} & \text{切り上げ} \end{cases}$

となる.

以上,いずれの場合も以下の通りとなる.

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}(x_r - x_l) = 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)} \\ x_r - x = 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)} \\ x - x_l = 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)} \\ y \end{pmatrix} 捨 \tau$$

3.4.4 値で分類した乱数生成確率

(1) $x = val_{\mathbb{F}}(0,0,0) = 0$

$$P_{\mathbb{F}}(0) = \begin{cases} 2^{-(M+2^{E-1}-1)} & 偶数丸め\\ 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & 切り捨て\\ 0 & 切り上げ \end{cases}$$

(2) $val_{\mathbb{F}}(0,0,1) \le x < val_{\mathbb{F}}(0,2,0)$

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{偶数丸&} \\ 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り捨} \\ 2^{-(M+2^{E-1}-2)} & \text{切り上} \end{cases}$$

(3)
$$val_{\mathbb{F}}(0,2,0) \le x < val_{\mathbb{F}}(0,2^{E-1}-1,0)$$

(3-1) $x = val_{\mathbb{F}}(0,e,0)$ (たたし, $2 \le e \le 2^{E-1}-2$)

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} 3 \times 2^{e - (M + 2^{E-1} + 1)} & 偶数丸め \\ 4 \times 2^{e - (M + 2^{E-1} + 1)} & 切り捨て \\ 2 \times 2^{e - (M + 2^{E-1} + 1)} & 切り上げ \end{cases}$$

(3-2) $val_{\mathbb{F}}(0, e, 1) \le x < val_{\mathbb{F}}(0, e+1, 0)$ (たたし, 2 ≤ e ≤ 2^{E-1} - 2)

$$P_{\mathbb{F}}(x) = \begin{cases} 2^{e - (M+2^{E-1}-1)} & 偶数丸め \\ 2^{e - (M+2^{E-1}-1)} & 切り捨て \\ 2^{e - (M+2^{E-1}-1)} & 切り上げ \end{cases}$$

(4) $x = val_{\mathbb{F}}(0, 2^{E-1} - 1, 0) = 1$ の場合

$$P_{\mathbb{F}}(0) = \begin{cases} 2^{-(M+2)} & 偶数丸め \\ 0 & 切り捨て \\ 2^{-(M+1)} & 切り上げ \end{cases}$$

- **3.4.5** 丸めモードで分類した乱数生成確率 (1) 最近傍丸め(偶数丸め)
 - $x = val_{\mathbb{F}}(0, 0, 0) = 0$
 - $P_{\mathbb{F}}(x) = \frac{1}{2} \times 2^{1 (M + 2^{E-1} 1)}$ • $val_{\mathbb{F}}(0, 0, 1) \le x < val_{\mathbb{F}}(0, 1, 0)$ $P_{\mathbb{F}}(x) = 1 \times 2^{1 - (M + 2^{E-1} - 1)}$
 - $val_{\mathbb{F}}(0, e, 1) \le x < val_{\mathbb{F}}(0, e + 1, 0)$ ($\hbar z \hbar z \cup, 1 \le e \le 2^{E-1} - 2$) $P_{\mathbb{F}}(x) = 1 \times 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)}$

- $x = val_{\mathbb{F}}(0, e, 0)$ (ただし, $2 \le e \le 2^{E-1} - 2$) $P_{\mathbb{F}}(x) = \frac{3}{4} \times 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)}$
- $x = val_{\mathbb{F}}(0, 2^{E-1} 1, 0) = 1$ $P_{\mathbb{F}}(x) = \frac{1}{4} \times 2^{-(M)}$
- (2) 方向丸め(切り捨て)
 - $val_{\mathbb{F}}(0,0,0) \le x < val_{\mathbb{F}}(0,1,0)$ $P_{\mathbb{F}}(x) = 2^{1-(M+2^{E-1}-1)}$
 - $val_{\mathbb{F}}(0, e, 0) \le x < val_{\mathbb{F}}(0, e+1, 0)$ (ただし, $1 \le e \le 2^{E-1} - 2$) $P_{\mathbb{F}}(x) = 2^{e-(M+2^{E-1}-1)}$
 - $x = val_{\mathbb{F}} (0, 2^{E-1} 1, 0) = 1$ $P_{\mathbb{F}}(x) = 0$

- $x = val_{\mathbb{F}}(0, 0, 0) = 0$ $P_{\mathbb{F}}(x) = 0$
- $val_{\mathbb{F}}(0,0,1) \le x \le val_{\mathbb{F}}(0,1,0)$ $P_{\mathbb{F}}(x) = 2^{1-(M+2^{E-1}-1)}$
- ・ $val_{\mathbb{F}}(0, e, 1) \le x \le val_{\mathbb{F}}(0, e+1, 0)$ (ただし, $1 \le e \le 2^{E-1} - 2$) $P_{\mathbb{F}}(x) = 2^{e - (M + 2^{E-1} - 1)}$

4. Thoma の手法の問題点

4.1 目的

この章の目的は,浮動小数点数一様乱数生成器である Thoma [2] のアルゴリズムの問題点を指摘することである.

4.2 記法等

- $URNG_{n\in\mathbb{N}}: \emptyset \to \{i \in \mathbb{N} \mid 0 \le i \le 2^n 1\}$ $URNG_{n\in\mathbb{N}}$ は n ビットの整数一様乱数生成器を表す.
- W ∈ N 計算機の符号無し整数型のビット数を表す.

4.3 Thomaのアルゴリズム

Thoma のアルゴリズムは、(0,1)間に存在する全ての浮動小数点数を生成可能な浮動小数点数一様乱数生成器である. Thoma は使用上の条件として、M+1 < Wを挙げている.

4.3.1 擬似コード

10: 生成する乱数の最大値 c を設定する.

```
c = 1
```

20: 最初の非零乱数が見つかるまで乱数生成を繰り返す. **do** {

$$\begin{aligned} x &= URNG_W()\\ c &= c \times 2^{-W} \end{aligned}$$

} while $(x \neq 0)$

- **30:** 見つけた非零ビットを MSB まで左シフトする. t = Wwhile $(x < 2^{W-1})$ { $x = x \times 2$ // x = x << 1 と同値 $c = c \times \frac{1}{2}$ // $c \times x$ を一定にする t = t - 1
- 40: 必要ならば乱数を追加生成する.
 if (t < M + 1) {

$$x = x + (URNG_W() \times 2^{-t})$$

}

}

50: 結果を返す.

return $(c \times x)$

- 4.3.2 擬似コードの解説
- 30: 見つけた非零ビットを MSB まで左シフトする.
 tは,擬似コードの 20 で生成された W ビットの非零 乱数のうち,xに残っているビット数を表す.よって, xを1ビット左シフトする毎に,tが1ずつデクリメ ントされている.

なお, ここでの処理が終了する段階で, *x* の下位 (*W*-t) ビットは (シフトの結果として) ゼロ埋めされている.

40: 必要ならば乱数を追加生成する.

xに残っている乱数のビット数tが浮動小数点数の精 度(M+1)に満たない時には、新たに追加で乱数を 生成し、xの下位ビットに補充する.また、(M+1)の"+1"部分は浮動小数点数のケチ表現に依るもので ある.

- なお, x は整数型であるため, if 文内の処理は $x = x \mid URNG_{W-t}()$ と同値である.
- 4.3.3 問題点

Thoma のアルゴリズムには、浮動小数点数に依存した 次のような問題点がある.なお、公平性の観点から、以下 の問題点は $round_{\mathbb{F}} = fl_{\mathbb{F}}$ のときを考えている.

 方向丸め(切上)以外の時に0の出現確率が高くなる.
 本来0を生成するはずが無いアルゴリズムであるが, 浮動小数点数のアンダーフローによって0を生成する可能性がある.具体的には,擬似コードの20にて URNG_W()が「^(M+2^{E-1})/_W]回以上連続して0を生成したとき,

$$\begin{split} c &= fl_{\mathbb{F}} \left(2^{-W \times \lceil \frac{\left(M + 2^{E-1}\right)}{W} \rceil} \right) \\ &\leq fl_{\mathbb{F}} \left(2^{-\left(M + 2^{E-1}\right)} \right) \\ &= fl_{\mathbb{F}} \left(\frac{1}{4} \times val_{\mathbb{F}}(0, 0, 1) \right) \\ &= 0 \end{split}$$

となり、アンダーフローして
$$c=0$$
となってしまうこ

とが分かる.また, $URNG_W()$ が $\left\lceil \frac{(M+2^{E-1})}{W} \right\rceil$ 回以上 連続して0を生成する確率は

$$2^{-W \times \lceil \frac{\left(M+2^{E-1}\right)}{W}\rceil} \ge 2^{-W \times \lfloor \frac{\left(M+2^{E-1}\right)}{W}+1 \rfloor} \ge 2^{-\left(M+2^{E-1}+W\right)}$$

であるので、0 が生成される確率は少なくとも $2^{-(M+2^{E-1}+W)}$ となる.

- 0に近い値が出現しない.
- 擬似コードの 30 より, $2^{W-1} \leq x$ が保証されている. また, cの非零最小値は浮動小数点数の非零最小値であ るため, $val_{\mathbb{F}}(0,0,1)$ となる.よって, アルゴリズムが 出力する値 $c \times x$ の非零最小値は, $2^{W-1} \times val_{\mathbb{F}}(0,0,1)$ となる.つまり, 浮動小数点数の非零最小値よりも 2^{W-1} 倍大きい値未満の非零浮動小数点数一様乱数は 生成できないことを意味する.これは, Thomaのア ルゴリズムが (0,1) 間に存在する全ての浮動小数点数 を生成可能であることを満たさない.
- 偶数丸めの時に乱数生成確率が不自然な区間がある. 例として, $(2^{-(W-M-1)}, 2^{-(W-M-2)})$ の範囲にある浮動小数点数を生成する時について考える. まず,この区間の乱数を生成する為には,擬似 コードの 20 にて URNGW が最初の一回目で $[2^{M+1}+2, 2^{M+2}-2]$ の範囲の乱数を生成する必 要がある.このときのURNGWの値をXとおく と,擬似コードの 30 が完了する時点で (c, x, t) = $(2^{M+2-2W}, X \times 2^{W-M-2}, M+2)$ となり,擬似コー ドの 40 にある if 文は実行されず,40 にて

$$\begin{split} c \times x &= fl_{\mathbb{F}} \left(fl_{\mathbb{F}}(c) \times fl_{\mathbb{F}}(x) \right) \\ &= fl_{\mathbb{F}} \left(fl_{\mathbb{F}} \left(2^{M+2-2W} \right) \times fl_{\mathbb{F}} \left(X \times 2^{W-M-2} \right) \right) \\ &= fl_{\mathbb{F}} \left(fl_{\mathbb{F}}(X) \times 2^{-W} \right) \\ &= fl_{\mathbb{F}}(X) \times 2^{-W} \end{split}$$

が出力される. ここで、 $2^{M+1}+2 \le X \le 2^{M+2}-2$ で あるため、X を浮動小数点数へと丸めると、X の最下 位 1 ビットが丸めのために使われることになる. 偶数 丸めにおいては、この最下位 1 ビットが 1 のとき、仮 数部が偶数となる浮動小数点数へと丸められる. する と、 $fl_{\mathbb{P}}(X)$ の仮数部が m となるような X の値は、 - m が偶数の時

$$X = \begin{cases} 2^{M+1} + m \times 2 - 1 \\ 2^{M+1} + m \times 2 \\ 2^{M+1} + m \times 2 + 1 \end{cases}$$

- *m* が奇数の時

$$X = 2^{M+1} + m \times 2$$

となる. $X(=URNG_W())$ は整数一様乱数であったの で、 $fl_{\mathbb{F}}(X)$ の仮数部が偶数となる確率は、奇数となる 情報処理学会研究報告 IPSJ SIG Technical Report



確率よりも3倍高いということになる. 仮数部が奇数 の浮動小数点数と偶数の浮動小数点数は交互に現れる ので,これは隣り合う浮動小数点数乱数の生成確率が 3倍ずつ異なるということを意味する. このこと自体 は先ほど定義した一様乱数生成器の条件式(1)に違反 するものではないが,一様乱数としては明らかに不自 然である.

なお, (E, M, W) = (4, 3, 5)のときの最近傍偶数丸めを用 いた乱数生成確率について,本来の確率と Thoma の手法 による確率を図 2 に示し,0 付近を拡大したものを図 3 に 示した.また,本来の確率に対する Thoma の確率の比率 を含めたデータを,表 A·1 にまとめた.

5. Thoma の手法の修正

5.1 目的

この章の目的は,浮動小数点数一様乱数生成器である Thoma [2] のアルゴリズムの問題点を修正するとともに, 3 章における一様の定義を満たしていることを証明し問題 の解決を示すことである. **図 3** Thoma の手法の乱数生成確率 ([0,2⁻⁴] 間の拡大図) (最近傍偶数丸め,かつ,(*E*,*M*,*W*) = (4,3,5) のとき)



5.2 修正アルゴリズム

修正アルゴリズムでは,浮動小数点数のフォーマットに 則り,浮動小数点数一様乱数の指数部と仮数部を順次決定 する*⁵.

$$e_{max} = 2^{E-1} - 1$$

*5 なお,符号部については [0,1] 内の一様乱数を作っていることから,常に 0 となる.

30: 暫定的な仮数部 *m* を決定する. $m = URNG_M()$ **40:** *round*_F に応じた処理を行う. round_F が方向丸め (切り捨て) のとき goto 41 *round*_⊮ が方向丸め (切り上げ) のとき goto 42 *round*_⊮ が最近傍丸めのとき goto 43 41: 方向丸め(切り捨て)を模倣する. goto 50 42: 方向丸め(切り上げ)を模倣する. if $(m = 2^M - 1)$ { m = 0e = e + 1} else { m = m + 1} goto 50 43: 最近傍丸めを模倣する. **if** $(URNG_1() = 1)$ { if $(m = 2^M - 1)$ { m = 0e = e + 1} else { m = m + 1} } goto 50 **50**: 得られた e と m から浮動小数点数へと変換する. return $val_{\mathbb{F}}(0, e, m)$ 5.2.2 擬似コードの解説 10: 初期化 生成する乱数の最大値を 2^{emax-(2^{E-1}-1)} の形式で設

20: 暫定的な指数部 e を決定する. 浮動小数点数一様乱数の指数部は概ね*6幾何分布する ため、1 ビットの整数乱数を用いたベルヌーイ試行を 繰り返す.なお、n は最初の非零ビットが生成される までの回数を表す.

- 30: 暫定的な仮数部 m を決定する. 浮動小数点数一様乱数の仮数部は,指数部を固定する と一様分布するため, M ビットの整数一様乱数を用い て暫定的に*7決定する.
- 40: 丸めモードに応じた処理を行う.

定する.

必要に応じて eと mを修正する.

- **41:** 方向丸め (切り捨て) を模倣する. 何もする必要がない.
- 42: 方向丸め(切り上げ)を模倣する.
 切り上げ処理に伴い,仮数部に1を加算する.仮数部がオーバーフローするようならば,仮数部を0とした後に指数部へ1を加算する.
- 43: 最近傍丸めを模倣する. 丸めの為に1ビットの整数一様乱数を生成し,その ビットが0であれば方向丸め(切り捨て)と同じ処理 を,1であれば方向丸め(切り上げ)と同じ処理を行う. なお,偶数丸め,四捨五入,五捨六入のいずれに対し ても同様の処理を施しているが,問題ないことを後ほ ど証明する.
- 5.3 正当性証明

証明の手順としては、まず修正アルゴリズムが各浮動小 数点数 $x \in \mathbb{F}$ を生成する確率 P(x) を求める.続いて、3 章にて計算した「一様な $URNG_{\mathbb{F}}$ の乱数生成確率」と比較 し、一致することを確かめる.なお、以下では

Pr[変数の制約式 in 擬似コードの行番号]

というフォーマットで,「擬似コードの当該行が完了した 段階で制約式を満たす確率」を表すものとする.

- round_F が方向丸め (切り捨て) のとき
 - (1) $val_{\mathbb{F}}(0,0,0) \leq x < val_{\mathbb{F}}(0,1,0)$ のとき このとき、 $0 \leq m' < 2^{M}$ を満たす整数 m'により $x = val_{\mathbb{F}}(0,0,m')$ と表せるので、

$$P(x) = Pr[e = 0, m = m' \text{ in } 50]$$

= $Pr[e = 0 \text{ in } 20] \times Pr[m = m' \text{ in } 30]$
= $Pr[n = e_{max} \text{ in } 20] \times Pr[m = m' \text{ in } 30]$
= $\left(\frac{1}{2}\right)^{e_{max}-1} \times \left(\frac{1}{2}\right)^{M}$
= $2^{1-(M+2^{E-1}-1)}$

となる.

(2) $val_{\mathbb{F}}(0, e', 0) \leq x < val_{\mathbb{F}}(0, e' + 1, 0)$ のとき ($1 \leq e' \leq 2^{E-1} - 2$) このとき、 $0 \leq m' < 2^{M}$ を満たす整数 m'により $x = val_{\mathbb{F}}(0, e', m')$ と表せるので、

$$P(x) = Pr[e = e', m = m' \text{ in } 50]$$

= $Pr[n = e_{max} - e' \text{ in } 20] \times Pr[m = m' \text{ in } 30]$
= $2^{e' - (2^{E-1} - 1)} \times 2^{-M}$
= $2^{e' - (M + 2^{E-1} - 1)}$

となる.

^{*6} 丸めモードによっては厳密な幾何分布ではなくなるので,「概ね」 と表記した. 擬似コードの 40 にて修正が必要ならば行う.

^{*7} 擬似コードの 40 で丸め処理を行う場合は修正が必要になる.

(3)
$$x = 1 \mathcal{O}$$
とき
このとき, $x = val_{\mathbb{F}}(0, 2^{E-1} - 1, 0)$ と表せるので,
 $P(x) = Pr[e = 2^{E-1} - 1, m = 0 \text{ in } 50]$
 $= Pr[n = 0 \text{ in } 20] \times Pr[m = 0 \text{ in } 30]$
 $= 0$
となる.
rounder が方向丸め (切り上げ) のとき

(1)
$$x = 0 \mathcal{O}$$
とき
このとき, $x = val_{\mathbb{F}}(0,0,0)$ と表せるので,
 $P(x) = Pr[e = 0, m = 0 \text{ in } 50]$
 $= Pr[e = 0, m = 0 \text{ in } 42]$
 $= Pr[e = -1 \text{ in } 20] \times Pr[m = 2^{M} - 1 \text{ in } 30]$
 $= Pr[n = 2^{E-1} \text{ in } 20] \times Pr[m = 2^{M} - 1 \text{ in } 30]$

$$= 0$$

•

(i)
$$x = val_{\mathbb{F}}(0, 0, m') \mathcal{O} \succeq \mathfrak{E} (1 \le m' < 2^M)$$

 $\mathcal{O} \succeq \mathfrak{E},$

$$P(x) = Pr[e = 0, m = m' \text{ in } 50]$$

= $Pr[e = 0, m = m' \text{ in } 42]$
= $Pr[e = 0 \text{ in } 20] \times Pr[m = m' - 1 \text{ in } 30]$
= $Pr[n = 2^{E-1} - 1 \text{ in } 20]$
 $\times Pr[m = m' - 1 \text{ in } 30]$
= $2^{1-2^{E-1}+1} \times 2^{-M}$
= $2^{1-(M+2^{E-1}-1)}$

となる.

(ii)
$$x = val_{\mathbb{F}}(0, 1, 0) \text{ \mathcal{O}} \geq \mathfrak{S},$$

 $\mathcal{O} \geq \mathfrak{S},$

$$P(x) = Pr[e = 1, m = 0 \text{ in } 50]$$

= $Pr[e = 0, m = 2^{M-1} \text{ in } 42]$
= $Pr[e = 0 \text{ in } 20] \times Pr[m = 2^M - 1 \text{ in } 30]$
= $2^{1-(M+2^{E-1}-1)}$

となる.

$$P(x) = 2^{1 - (M + 2^{E-1} - 1)}$$

となる.

(3) $val_{\mathbb{F}}(0, e', 1) \leq x \leq val_{\mathbb{F}}(0, e' + 1, 0)$ のとき $(1 \leq e' \leq 2^{E-1} - 2)$ x の仮数部の値が 0 か非 0 かで場合分けする. (i) $x = val_{\mathbb{F}}(0, e', m')$ のとき $(1 \le m' < 2^M)$ このとき, P(x) = Pr[e = e', m = m' in 50] = Pr[e = e', m = m' in 42] $= Pr[e = e' \text{ in 20}] \times Pr[m = m' - 1 \text{ in 30}]$ $= Pr[n = 2^{E-1} - 1 - e' \text{ in 20}]$ $\times Pr[m = m' - 1 \text{ in 30}]$ $= 2^{e'-2^{E-1}+1} \times 2^{-M}$ $= 2^{e'-(M+2^{E-1}-1)}$ となる. (ii) $x = val_{\mathbb{F}}(0, e' + 1, 0)$ のとき このとき, P(x) = Pr[e = e' + 1, m = 0 in 50]

$$P(x) = Pr[e = e' + 1, m = 0 \text{ in } 50]$$

= $Pr[e = e', m = 2^{M-1} \text{ in } 42]$
= $Pr[e = e' \text{ in } 20] \times Pr[m = 2^M - 1 \text{ in } 30]$
= $2^{e' - (M + 2^{E-1} - 1)}$

$$P(x) = 2^{e' - (M + 2^{E-1} - 1)}$$

となる.

round_Fが最近傍丸めのとき
 (1) x = 0 のとき
 このとき, x = val_F(0,0,0) と表せるので,

$$P(x) = Pr[e = 0, m = 0 \text{ in } 50]$$

= $\frac{1}{2} \times Pr[e = 0, m = 0 \text{ in } 43]$
+ $\frac{1}{2} \times Pr[e = -1, m = 2^{M} - 1 \text{ in } 43]$
= $\frac{1}{2} \times Pr[e = 0 \text{ in } 20] \times Pr[m = 0 \text{ in } 30] + 0$
= $\frac{1}{2} \times Pr[n = 2^{E-1} - 1 - 1 \text{ in } 20] \times Pr[m = 0 \text{ in } 30]$
= $\frac{1}{2} \times 2^{1-(M+2^{E-1}-1)}$

となる.

(2) $val_{\mathbb{F}}(0,0,1) \leq x < val_{\mathbb{F}}(0,1,0)$ のとき このとき, $1 \leq m' < 2^M$ を満たす整数 m' により $x = val_{\mathbb{F}}(0,0,m')$ と表せるので,

$$P(x) = Pr[e = 0, m = m' \text{ in } 50]$$

= $\frac{1}{2} \times Pr[e = 0, m = m' \text{ in } 43]$
+ $\frac{1}{2} \times Pr[e = 0, m = m' - 1 \text{ in } 43]$

IPSJ SIG Technical Report

 $= \frac{1}{2} \times Pr[n = 2^{E-1} - 1 \text{ in } 20] \times Pr[m = m' \text{ in } 30]$

(3) $val_{\mathbb{F}}(0, e', 1) \leq x < val_{\mathbb{F}}(0, e' + 1, 0)$ のとき

このとき、 $1 < m' < 2^M$ を満たす整数m'により

 $=\frac{1}{2} \times Pr[e=e', m=m' \text{ in } 43]$

 $= \frac{1}{2} \times Pr[n = 2^{E-1} - 1 - e' \text{ in } 20]$

 $\times Pr[m = m' \text{ in } 30]$

 $+\frac{1}{2} \times Pr[e=e', m=m'-1 \text{ in } 43]$

 $+\frac{1}{2} \times Pr[n=2^{E-1}-1-e' \text{ in } 20]$

 $\times Pr[m = m' - 1 \text{ in } 30]$

 $+\frac{1}{2} \times Pr[n=2^{E-1}-1 \text{ in } 20]$

 $\times Pr[m = m' - 1 \text{ in } 30]$

 $+\frac{1}{2} \times 2^{-(2^{E-1}-1-1)} \times 2^{-M}$

 $x = val_{\mathbb{F}}(0, e', m')$ と表せるので,

P(x) = Pr[e = e', m = m' in 50]

 $= \frac{1}{2} \times 2^{-\left(2^{E-1} - 1 - 1\right)} \times 2^{-M}$

 $=2^{1-(M+2^{E-1}-1)}$

 $(1 \le e' \le 2^{E-1} - 2)$

となる.

(5)
$$x = 1$$
のとき
このとき, $x = val_{\mathbb{P}}(0, 2^{E-1} - 1, 0)$ と表せるので、

$$x = 1 のとき$$

$$P(x) = Pr[e = 2^{E-1} - 1, m = 0 \text{ in } 50]$$

= $\frac{1}{2} \times Pr[e = 2^{E-1} - 1, m = 0 \text{ in } 43]$
+ $\frac{1}{2} \times Pr[e = 2^{E-1} - 2, m = 2^M - 1 \text{ in } 43]$
= $\frac{1}{2} \times Pr[n = 0 \text{ in } 20] \times Pr[m = 0 \text{ in } 30]$
+ $\frac{1}{2} \times Pr[n = 1 \text{ in } 20] \times Pr[m = 2^M - 1 \text{ in } 43]$
= $0 + \frac{1}{2} \times 2^{-1} \times 2^{-M}$
= $\frac{1}{4} \times 2^{-M}$

Vol.2015-HPC-152 No.5

2015/12/16

となる.

6. 実験

6.1 目的

この章の目的は、以下の二点である.

実験1 提案手法の正当性実験 提案手法が実際に正しく動作することを、ビット数を 落とした浮動小数点数を用いることによって確かめる.

実験2 乱数生成速度の比較 提案手法と既存手法の性能を乱数生成速度の面から比 較する.

6.2 対象

この実験では、下記の浮動小数点数一様乱数生成器を対 象とする.

- 整数乱数を定数で除する方法 <u>URNGw()</u> っW により得られる浮動小数点数一様乱数生成 器. Ratio 法と表記する.
- Moler の手法 Moler [3] が提案した浮動小数点数一様乱数生成器.
- Thoma の手法 Thoma [2] が提案した浮動小数点数一様乱数生成器.
- 提案手法 Thoma の手法を修正した提案手法による浮動小数点 数一様乱数生成器.

なお,いずれの手法においても, fl_Fとして最近傍偶数丸 めを利用し、乱数生成確率の理論値を求める際にも round_F として最近傍偶数丸めを用いている.また,整数一様乱数 生成器 URNGW としてメルセンヌツイスタ [1] を使用し ている.

6.3 実験1:提案手法の正当性実験

6.3.1 方法

この実験は、2つのパートから構成される.

となる.

(4) $x = val_{\mathbb{F}}(0, e', 0)$ のとき $(2 \le e' \le 2^{E-1} - 2)$ このとき,

 $= \frac{1}{2} \times 2^{e' - \left(2^{E-1} - 1\right)} \times 2^{-M}$

 $-2e' - (M + 2^{E-1} - 1)$

 $+\frac{1}{2} \times 2^{e'-(2^{E-1}-1)} \times 2^{-M}$

$$\begin{split} P(x) &= \Pr[e = e', m = 0 \text{ in } 50] \\ &= \frac{1}{2} \times \Pr[e = e', m = 0 \text{ in } 43] \\ &+ \frac{1}{2} \times \Pr[e = e' - 1, m = 2^M - 1 \text{ in } 43] \\ &= \frac{1}{2} \times \Pr[e = 2^{E-1} - 1 - e' \text{ in } 20] \\ &\times \Pr[m = 0 \text{ in } 30] \\ &+ \frac{1}{2} \times \Pr[n = 2^{E-1} - 1 - e' + 1 \text{ in } 20] \\ &\times \Pr[m = 2^M - 1 \text{ in } 30] \\ &= \frac{1}{2} \times 2^{e' - (2^{E-1} - 1)} \times 2^{-M} \\ &+ \frac{1}{2} \times 2^{e' - (M + 2^{E-1} - 1)} \\ &= \frac{3}{4} \times 2^{e' - (M + 2^{E-1} - 1)} \\ \succeq \complement \circlearrowright \end{split}$$

ここでは、(E, M) = (5, 4)のときの全ての浮動小数点 数に対して、乱数生成確率を計測し、式(1)により計 算された理論値と比較する.具体的には、 2^{30} 個の浮 動小数点数一様乱数を生成し、浮動小数点数の値毎に 生成個数を計測する.続いて、式(1)を用いて乱数生 成個数の期待値を計算し、実測値との χ^2 検定*8を行 い、帰無仮説「乱数生成確率が一様である」を検定す る*9. なお、この実験ではW = 7としている*¹⁰.

パート2 単精度浮動小数点数における局所調査 こちらでは、[2⁻⁸-2⁻²⁵,2⁻⁸+2⁻²⁵]の範囲内にある 単精度浮動小数点数,すなわち、(E, M) = (8,23)と なる浮動小数点数の浮動小数点数に対して、パート1 と同様の実験を行う*¹¹また、[2⁻⁸-2⁻²⁵,2⁻⁸+2⁻²⁵] の区間内に概ね 2¹⁶ 個の浮動小数点数が落ち込むよう に、全体で 2⁴⁰ 個の浮動小数点数一様乱数を生成する. なお、この実験では W = 32 としている.

なお, χ^2 検定の際のパーセント点計算のために,カシオ計 算機株式会社 (CASIO COMPUTER CO., LTD.) により提 供されている高精度計算サイト (http://keisan.casio. jp/exec/system/1161228834) を利用した.

6.3.2 結果と考察:パート1

 χ^2 値の結果を表 2 に示した.また, [0,1] の範囲におけ る乱数生成確率を, Ratio 法, Moler の手法, Thoma の手 法,提案手法の順番に図 4, 図 6, 図 8, 図 10 に示し, 横軸 (乱数の値) の範囲を $\left[0, 2^{3-(2^{E-1}-1)}\right] = [0, 2^{-12}]$ へと変更 した拡大図を, 図 5, 図 7, 図 9, 図 11 に示した.

まず図 4 と図 8 から, Ratio 法と Thoma の手法は全体的に理想値から離れるように波を打っている. なお, $(2^{-3}, 2^{-2})$ の範囲においては理想値と近くなっているが, この箇所においては, $\frac{URNG_7()}{27}$ が 5(= M + 1) 桁で表現可能な値となっており, 丸め誤差が発生しないためである.

次に図6と図7から, Molerの手法は概ね理想値と一致 しているものの,0付近で大きく外れてしまっていること が分かる.なお,0付近に生成確率が非零となる高台のよ うな箇所が生じる原因としては,Molerの手法の途中計算 にて0が生成され,その0の仮数部に対してランダムビッ トによる排他的論理和がマスクされることで,非正規化数 が生成されうることによるものである.

最後に提案手法に対しては,図10から全体的に理想値 と近いことが分かり,さらに図11から,0付近においても 理想値から外れていないことが分かる.

これらのことを裏付けるように表 2 から,提案手法以外 の手法においては χ^2 値が下側累積 99.9%点の値を大きく 越えており,乱数生成確率の一様性が棄却される.しかし ながら,提案手法は 95%に対しても棄却されていない.

6.3.3 結果と考察:パート2

 χ^2 値の結果を表 3 に示した.また, $[2^{-8} - 2^{-25}, 2^{-8} + 2^{-25}]$ の範囲における乱数生成確率を, Ratio 法, Moler の 手法, Thoma の手法, 提案手法の順番に図 12, 図 13, 図 14, 図 15 に示した.

まず図 12 と図 14 から, Ratio 法と Thoma の手法は $2^{-8} = 2^{-(W-M-1)}$ を境に大きく挙動が異なっており,右 側は乱数生成確率が不自然な挙動をとっていることが分かる. この不自然な挙動の原因は,4.3.3 章で説明した通りの 現象が起きるためであり,逆に 4.3.3 章での説明を裏付ける 結果でもある.また,左側の理想に近い挙動についての説 明は,図4と図8の時と同様に, $(2^{-(W-M)}, 2^{-(W-M-1)})$ の範囲内においては, $\frac{URNGw()}{2^{W}}$ がM+1桁で表現可能な 値となっており,丸の誤差が発生しないためである.

次に Moler の手法と提案手法に対しては,図 13 と図 15 からは、大きな問題点は見つからない.しかしながら表 3 を見てみると、提案手法以外の手法においては χ^2 値が下 側累積 99.9%点を越えており、乱数生成確率の一様性が棄 却されているが、提案手法は 95%に対しても棄却されてい ない.ここで、Ratio 法と Thoma の手法が棄却されてい るのはまだしも、グラフ上は問題の無い Moler の手法まで 棄却されていることに関しては、Moler の手法は非正規化 数の出現確率が理想値よりも高いことが原因である.

乱数生成器	χ^2 値 (×10 ²)	P 値
Ratio 法	3.4929120×10^8	< 0.1%
Moler の手法	1.8232878×10^{8}	< 0.1%
Thoma の手法	1.4334131×10^6	< 0.1%
提案手法	2.2858594	n.s.
下側累積 95.0%点	2.7713765	
下側累積 99.0%点	2.9388810	
下側累積 99.9%点	3.1343690	

表 2 _(E, M, W) = (5,4,7) の時の乱数生成確率に対する χ^2 値

表 3 単精度浮動小数点数を用いた際の乱数生成確率に対する χ² 値

乱敛生风器	χ^2 但 (×10 ⁹)	P 但
Ratio 法	$7.98368 imes 10^{28}$	< 0.1%
Moler の手法	4.30389×10^{28}	< 0.1%
Thoma の手法	2.49297	< 0.1%
提案手法	0.339975	n.s.
下側累積 95.0%点	1.065429143	
下側累積 99.0%点	1.065460602	
下側累積 99.9%点	1.065495866	

^{*8} 自由度は, $(2^{E-1}-1) \times 2^{M} + 1 - 1 = 240$ である. *9 厳密には乱数生成個数に対して検定を行っており, 帰無仮説は

[「]期待値を計算したモデルが正しい」となるが、このモデルとは 一様乱数生成確率を定義した式(1)であるので、この帰無仮説は 「乱数生成確率が一様である」と言い換えることができる.

^{*&}lt;sup>10</sup> これは, *E*, *M*, *W* が互いに素,かつ,小さな値である方が,より多種の問題点が検出されたことにより決定した値である.

^{*11} χ^2 検定の自由度は, $(2^{E-1}-1) \times 2^M + 1 - 1 = 1065353216$ である.

図 4 Ratio 法における [0,1] 間の乱数生成確率 (全体図)



図 5 Ratio 法における [0,2⁻¹²] 間の乱数生成確率 (拡大図)



Vol.2015-HPC-152 No.5 2015/12/16

図 6 Moler の手法における [0,1] 間の乱数生成確率 (全体図)



図 7 Moler の手法における [0,2⁻¹²] 間の乱数生成確率 (拡大図)



情報処理学会研究報告 IPSJ SIG Technical Report



図 9 Thoma の手法における [0,2⁻¹²] 間の乱数生成確率 (拡大図)





図 10 提案手法における [0,1] 間の乱数生成確率 (全体図)



図 11 提案手法における [0,2⁻¹²] 間の乱数生成確率 (拡大図)





情報処理学会研究報告

IPSJ SIG Technical Report







図 13 Moler 法で単精度浮動小数点数を用いた際の乱数生成確率



図 15 提案手法で単精度浮動小数点数を用いた際の乱数生成確率



図 14 Thoma 法で単精度浮動小数点数を用いた際の乱数生成確率

 表 4 乱数生成速度 (倍精度浮動小数点数,生成数は 2³⁰ 個) なお, Mt64 は 64 ビットメルセンヌツイスタを表し, Batio は整数11数を 2⁶⁴ で除する毛法を表す

	スピュー しかりつ 丁丘	AC129.
	乱数生成時間	生成乱数個数
乱数生成器	ナノ秒/個	億個/秒
Mt64	6.098 ± 0.030	1.640 ± 0.008
Ratio 法	6.101 ± 0.011	1.639 ± 0.003
Moler の手法	17.329 ± 0.2270	0.5772 ± 0.0072
Thoma の手法	14.909 ± 0.0379	0.6707 ± 0.0017
提案手法	16.934 ± 0.0044	0.5905 ± 0.0002

表	5	実験環境

CPU	Intel ® $\rm Core^{TM}$ i 7-4702MQ		
OS	Ubuntu 12.04 LTS 64-bit		
カーネル	Linux 3.13.4-031304-generic		
コンパイラ	g++ 4.6.3		
ソースコード	https://goo.gl/M7vqzs		

6.4 実験2:乱数生成速度の比較

6.4.1 方法

この実験では, 倍精度浮動小数点数, すなわち, (E, M) = (11,52) となる浮動小数点数を用いて, 2^{30} 個の浮動小数点 数一様乱数を生成し, その生成時間を計測する. これを各 手法で 2^4 回繰り返し, 平均生成時間 (秒/個) と平均生成速 度 (個/秒) を, 標本標準偏差と共に求める. また, この実 験では比較用として, 64 ビットメルセンヌツイスタの結果 を記載している. なお, この実験では W = 64 としている.

6.4.2 結果と考察

結果を表4に示した.この表から,提案手法の乱数生成 速度はThomaの手法の88.0%程度を維持できている.ま た,64ビットメルセンヌツイスタと比較した乱数生成時 間も2.78倍程度,つまり,乱数生成速度は36.0%程度を維 持できており,実用上問題が無い速度が出せるものと思わ れる.

なお、Molerの手法が最も遅くなっている原因としては、 他の手法が整数一様乱数を浮動小数点数一様乱数へと変換 する方法であるのに対して、Molerの手法は浮動小数点数 の漸化式を用いて浮動小数点数一様乱数を生成しており、 浮動小数点数演算が多くなっていることが挙げられる.

6.5 環境

この実験に使用した環境を表5に示す.

7. 関連研究

7.1 Moler の手法

Moler が提案した [2⁻⁵³,1 - 2⁻⁵³] の範囲にある全ての 倍精度浮動小数点数を生成可能な一様乱数生成器 [3] は, 2⁻⁵³の整数倍となる浮動小数点数一様乱数の仮数部に対し て,追加の一様乱数を生成してビット毎の排他的をとり得 られている. 具体的には、それぞれが 2⁻⁵³ の整数倍となっている 32 個の初期乱数 (シード)、 z_0, z_1, \ldots, z_{31} と、borrow フラグ と呼ばれる値 b を用いて、次の漸化式で得られる乱数を生 成する.

$$z_i = z_{i+20} - z_{i+5} - b$$

ただし、この演算により z_i が負になった時は、 z_i に 1 を加 えた後に $b = 2^{-53}$ に設定^{*12}し、さもなくば b = 0 に設定 する.また、各 z の添字は、32 を法とした modulo 演算が 行われる.

なお,この手法は MATLAB のバージョン 5 にて利用されたものである.

7.2 Thoma の手法

Thoma の手法については、4 章で触れた通りである.

8. 結論

この論文では、Thomaの手法の問題点を修正することを目的として、

- 一様な乱数生成器の定義と構成法の提案
- 正当性の証明
- 実験による性能評価

を行った. 当研究の制約としては,

- ・ 倍精度浮動小数点数程度では効果が薄い 例えば倍精度浮動小数点数の場合, [2⁻⁵³,1 - 2⁻⁵³] の範囲にある浮動小数点数は Moler の手法により 概ねの箇所*¹³で問題なく*^{14*15}生成できるので,提 案手法でメリットが得られる箇所は,この区間から 外れた浮動小数点数を生成する時である.つまり, [0,2⁻⁵³) ∪ (1 - 2⁻⁵³,1]の範囲内の浮動小数点数を作 るときしか提案手法のメリットが得られない.しかし ながら,この区間内の浮動小数点数を生成する確率は 高々 2⁻⁵³ × 2 = 2⁵² 程度であり,実用上は無視される ほどの僅かな確率でしかない.
- 乱数生成区間が [0,1] で固定である 例えば, [0,2] の区間にある一様乱数が欲しいときに提 案手法で得られた結果を2倍しても, [0,2] の区間の全 ての浮動小数点数を生成可能になるわけではない.

等が挙げられる.よって,今後の課題として,

 ・ 倍倍精度への拡張
 倍倍精度 [4] は四倍精度と比較して,倍精度単独で表
 現可能な値の周辺が極めて高い精度を持つようになる

^{*&}lt;sup>12</sup> この値は、マシンイプシロンの半分、つまり、1 より小さい最大の浮動小数点数と、1 との差である.

^{*13} 仮数部が0となる箇所を除いて

^{*&}lt;sup>14</sup> round_ℙ が最近傍偶数丸めとした上で式 (1) を満たすようにとい う意味である.

^{*&}lt;sup>15</sup> 仮数部が 0 となる箇所については, round_ℙ が最近傍偶数丸めに ならないだけで式 (1) 自体は満たしている.

という特徴がある. 例えば, 1-2⁻¹⁰⁰⁰ という値は, 四倍精度で1に丸められる一方で, 倍倍精度では表現 可能な値となっている. このような特徴を持つ倍倍精 度は, 逆変換法等で1に近い一様乱数の精度を上げる 必要がある時に有用なものとなりうる.

• 任意区間への拡張

[0,2^e]の形式であれば初期化部分を多少変更すること で簡単に対応できるが、それ以外の区間に対しては簡 単ではない.例えば、棄却法を用いることで、棄却率 が高々 ¹/₄の手法を構成することが可能であるが、棄却 率をどれくらい下げられるか、また、棄却法以外に基 づいた手法の構成に関しては、自明ではない.

等が挙げられる.

参考文献

- Matsumoto, M. and Nishimura, T.: Mersenne Twister: A 623-dimensionally Equidistributed Uniform Pseudorandom Number Generator, ACM Trans. Model. Comput. Simul., Vol. 8, No. 1, pp. 3–30 (1998).
- [2] Thoma, D. B., Luk, W., Leong, P. H. and Villasenor, J. D.: Gaussian Random Number Generators, ACM Comput. Surv., Vol. 39, No. 4 (2007).
- [3] Moler, C. B.: Random thoughts: 10⁴³⁵ years is a very long time, Technical note, inst-MATHWORKS, inst-MATHWORKS:adr (1995).
- [4] Hida, Y., Li, X. S. and Bailey, D. H.: Library for Double-Double and Quad-Double Arithmetic (2007).

付 録

A.1 4.3.3 章付録図表

表 A·1 は, Thoma のアルゴリズムの乱数生成確率,本 来とるべき乱数生成確率,両者の比率 (Thoma の確率を本 来の確率で除したもの)をまとめたものある.

乱数生成確率と本来の確率との比較
1 F

(最近傍偶数	「丸め,かつ,(E,1	(M, W) = (4, 3, 3)	5)のと
乱数の値	Thoma の確率	本来の確率	比率
0.000×2^{-6}	32/1024	1/1024	32.0
0.125×2^{-6}	0/1024	2/1024	0.00
:	:	:	÷
1.875×2^{-6}	0/1024	2/1024	0.00
1.000×2^{-5}	4/1024	3/1024	1.33
1.125×2^{-5}	2/1024	4/1024	0.50
1.250×2^{-5}	6/1024	4/1024	1.50
1.375×2^{-5}	2/1024	4/1024	0.50
1.500×2^{-5}	6/1024	4/1024	1.50
1.625×2^{-5}	2/1024	4/1024	0.50
1.750×2^{-5}	6/1024	4/1024	1.50
1.875×2^{-5}	2/1024	4/1024	0.50
1.000×2^{-4}	10/1024	6/1024	1.67
1.125×2^{-4}	4/1024	8/1024	0.50
1.250×2^{-4}	12/1024	8/1024	1.50
1.375×2^{-4}	4/1024	8/1024	0.50
1.500×2^{-4}	12/1024	8/1024	1.50
1.625×2^{-4}	4/1024	8/1024	0.50
1.750×2^{-4}	12/1024	8/1024	1.50
1.875×2^{-4}	4/1024	8/1024	0.50
1.000×2^{-3}	20/1024	12/1024	1.67
1.125×2^{-3}	8/1024	16/1024	0.50
1.375×2^{-3}	8/1024	16/1024	0.50
1.500×2^{-3}	24/1024	16/1024	1.50
1.625×2^{-3}	8/1024	16/1024	0.50
1.750×2^{-3}	24/1024	16/1024	1.50
1.875×2^{-3}	8/1024	16/1024	0.50
1.000×2^{-2}	40/1024	24/1024	1.67
1.125×2^{-2}	32/1024	32/1024	1.00
÷	:	:	÷
1.875×2^{-2}	32/1024	32/1024	1.00
1.000×2^{-1}	64/1024	48/1024	1.33
1.125×2^{-1}	32/1024	64/1024	0.50
1.250×2^{-1}	96/1024	64/1024	1.50
1.375×2^{-1}	32/1024	64/1024	0.50
1.500×2^{-1}	96/1024	64/1024	1.50
1.625×2^{-1}	32/1024	64/1024	0.50
1.750×2^{-1}	96/1024	64/1024	1.50
1.875×2^{-1}	32/1024	64/1024	0.50
1.000×2^{-0}	32/1024	32/1024	1.00