```
\mathcal{S}, espace d'états fini; s_0, germe (état initial); f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}, fonction de transition; s_n = f(s_{n-1})
```

S, espace d'états fini;

 $f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}$, fonction de transition;

 \mathcal{U} , espace des valeurs de sortie;

 $g: \mathcal{S} \to \mathcal{U}$, fonction de sortie.

s₀, germe (état initial);

$$s_n = f(s_{n-1})$$

$$u_n = g(s_n)$$

S, espace d'états fini;

 $f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}$, fonction de transition;

 \mathcal{U} , espace des valeurs de sortie;

 $g: \mathcal{S} \to \mathcal{U}$, fonction de sortie.

s₀, germe (état initial);

$$s_n = f(s_{n-1})$$

$$u_n = g(s_n)$$

 s_0

S, espace d'états fini;

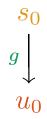
 $f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}$, fonction de transition;

 \mathcal{U} , espace des valeurs de sortie;

 $g: \mathcal{S} \to \mathcal{U}$, fonction de sortie.

 s_0 , germe (état initial); $s_n = f(s_{n-1})$

$$u_n = g(s_n)$$



S, espace d'états fini;

 $f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}$, fonction de transition;

 \mathcal{U} , espace des valeurs de sortie;

 $g: \mathcal{S} \to \mathcal{U}$, fonction de sortie.

 s_0 , germe (état initial); $s_n = f(s_{n-1})$

$$u_n = g(s_n)$$

S, espace d'états fini;

 $f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}$, fonction de transition;

 \mathcal{U} , espace des valeurs de sortie;

 $g: \mathcal{S} \to \mathcal{U}$, fonction de sortie.

$$s_0$$
, germe (état initial); $s_n = f(s_{n-1})$ $u_n = g(s_n)$

$$\begin{array}{ccc}
s_0 & \xrightarrow{f} & s_1 \\
g \downarrow & & g \downarrow \\
u_0 & & u_1
\end{array}$$

S, espace d'états fini;

 $f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}$, fonction de transition; $s_n = f(s_{n-1})$

 \mathcal{U} , espace des valeurs de sortie;

 $g: \mathcal{S} \to \mathcal{U}$, fonction de sortie.

s₀, germe (état initial);

$$s_n = f(s_{n-1})$$

$$u_n = g(s_n)$$

 \mathcal{S} , espace d'états fini; s_0 , germe (état initial); $f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}$, fonction de transition; $s_n = f(s_{n-1})$ \mathcal{U} , espace des valeurs de sortie; $g: \mathcal{S} \to \mathcal{U}$, fonction de sortie. $u_n = g(s_n)$

S, espace d'états fini;

 $f: \mathcal{S} \to \mathcal{S}$, fonction de transition;

 \mathcal{U} , espace des valeurs de sortie;

 $g: \mathcal{S} \to \mathcal{U}$, fonction de sortie.

s₀, germe (état initial);

$$s_n = f(s_{n-1})$$

$$u_n = g(s_n)$$

Période: $\rho \leq \operatorname{card}(S)$. $s_{n+\rho} = s_n \quad \forall n \geq \tau$. On supposer que $\tau = 0$.

La loi uniforme sur $[0,1]^s$:

Choisir s_0 au hasard correspond à choisir un point au hasard dans $\Psi_s = \{\mathbf{u} = (u_0, \dots, u_{s-1}) = (g(s_0), \dots, g(s_{s-1})), \ s_0 \in \mathcal{S}\},$ qui peut être interprété comme espace échantillonnnal, approximation de $[0,1]^s$.

La loi uniforme sur $[0,1]^s$:

Choisir s_0 au hasard correspond à choisir un point au hasard dans $\Psi_s = \{\mathbf{u} = (u_0, \dots, u_{s-1}) = (g(s_0), \dots, g(s_{s-1})), \ s_0 \in \mathcal{S}\},$ qui peut être interprété comme espace échantillonnnal, approximation de $[0, 1]^s$.

Critère: Ψ_s doit recouvrir $[0,1]^s$ très uniformément pour "tout" s.

La loi uniforme sur $[0,1]^s$:

Choisir s_0 au hasard correspond à choisir un point au hasard dans $\Psi_s = \{\mathbf{u} = (u_0, \dots, u_{s-1}) = (g(s_0), \dots, g(s_{s-1})), \ s_0 \in \mathcal{S}\},$ qui peut être interprété comme espace échantillonnnal, approximation de $[0,1]^s$.

Critère: Ψ_s doit recouvrir $[0,1]^s$ très uniformément pour "tout" s.

Généralisation: mesurer l'uniformité de $\Psi_I = \{(u_{i_1}, \dots, u_{i_s}) \mid s_0 \in \mathcal{S}\}$ pour une classe choisie d'ensembles d'indices de forme $I = \{i_1, i_2, \dots, i_s\}$.

GVAs à sous-suites multiples

Dans un contexte de programmation par objets, on veut pouvoir instancier des GVAs à volonté et les faire évoluer en parallèle.

GVAs à sous-suites multiples

Dans un contexte de programmation par objets, on veut pouvoir instancier des GVAs à volonté et les faire évoluer en parallèle.

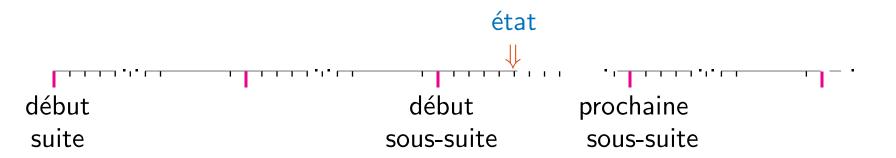
Utile aussi de pouvoir partitionner ces suites (ou "streams") en sous-suites.

GVAs à sous-suites multiples

Dans un contexte de programmation par objets, on veut pouvoir instancier des GVAs à volonté et les faire évoluer en parallèle.

Utile aussi de pouvoir partitionner ces suites (ou "streams") en sous-suites.

Une instance:



Interface Java

```
public interface RandomStream { public void resetStartStream (); Réinitialise la suite à son état initial. public void resetStartSubstream (); Réinitialise la suite au début de sa sous-suite courante. public void resetNextSubstream (); Réinitialise la suite au début de sa prochaine sous-suite. public double nextDouble (); Retourne une v.a. U(0,1) de cette suite et avance d'un pas. public int nextInt (int i, int j); Retourne une v.a. uniforme sur \{i,i+1,\ldots,j-1\}.
```

$$\frac{\mathbf{x_n}}{\mathbf{x_n}} = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod \frac{\mathbf{m}}{\mathbf{m}}, \qquad \frac{\mathbf{u_n}}{\mathbf{u_n}} = x_n/m.$$

$$\mathbf{x_n} = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod \mathbf{m}, \qquad \mathbf{u_n} = x_n/m.$$

En pratique, on prendra plutôt $u_n=(x_n+1)/(m+1)$, ou encore $u_n=x_n/(m+1)$ si $x_n>0$ et $u_n=m/(m+1)$ sinon. Mais la structure reste essentiellement la même.

$$\mathbf{x_n} = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod \mathbf{m}, \qquad \mathbf{u_n} = x_n/m.$$

En pratique, on prendra plutôt $u_n=(x_n+1)/(m+1)$, ou encore $u_n=x_n/(m+1)$ si $x_n>0$ et $u_n=m/(m+1)$ sinon. Mais la structure reste essentiellement la même.

Si k = 1: générateur à congruence linéaire (GCL) classique.

$$\mathbf{x_n} = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod \mathbf{m}, \qquad \mathbf{u_n} = x_n/m.$$

En pratique, on prendra plutôt $u_n = (x_n + 1)/(m + 1)$, ou encore $u_n = x_n/(m + 1)$ si $x_n > 0$ et $u_n = m/(m + 1)$ sinon. Mais la structure reste essentiellement la même.

Si k = 1: générateur à congruence linéaire (GCL) classique.

État à l'étape n: $s_n = \mathbf{x_n} = (x_{n-k+1}, \dots, x_n)^t$. Espace d'états: $\mathbb{Z}_m^k = \{0, 1, \dots, m-1\}^k$, de cardinalité m^k .

$$\mathbf{x}_n = \mathbf{A}\mathbf{x}_{n-1} \bmod m = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \\ a_k & a_{k-1} & \cdots & a_1 \end{pmatrix} \mathbf{x}_{n-1} \bmod m.$$

Période max. $\rho = m^k - 1$, possible si m est premier.

Polynôme caractéristique:

$$P(z) = z^k - a_1 z^{k-1} - \dots - a_k = -\sum_{j=0}^k a_j z^{k-j},$$

où
$$a_0 = -1$$
.

Polynôme caractéristique:

$$P(z) = z^k - a_1 z^{k-1} - \dots - a_k = -\sum_{j=0}^k a_j z^{k-j},$$

où $a_0 = -1$.

Il est utile de représenter cette récurrence dans trois espaces différents:

- (i) l'espace \mathbb{Z}_m^k des vecteurs ayant k coordonnées dans $\mathbb{Z}_m = \{0, \dots, m-1\}$,
- (ii) l'espace $\mathbb{Z}_m[z]/(P)$ des polynômes de degré < k à coefficients dans \mathbb{Z}_m (i.e., les polynômes réduits modulo P(z)),
- (iii) l'espace $\mathcal{L}(P)$ des séries formelles de Laurent de la forme $\tilde{s}(z) = \sum_{j=1}^{\infty} c_j z^{-j}$, où les coefficients c_j sont dans \mathbb{Z}_m et satisfont $c_j = (a_1 c_{j-1} + \cdots + a_k c_{j-k}) \mod m$ pour tout j > k.

Bijections entre ces espaces.

À $\mathbf{x}_n = (x_{n-k+1}, \dots, x_n)^{\mathsf{t}}$ on associe la série

$$\tilde{s}_n(z) = \sum_{j=1}^{\infty} x_{n-k+j} z^{-j}$$

où x_{n+1}, x_{n+2}, \ldots sont déterminés par la récurrence du MRG. Cette série est la fonction génératrice de $\{x_{n-k+j}, j \geq 1\}$. On associe aussi de polynôme

$$p_n(z) = P(z)\tilde{s}_n(z) \mod m,$$

vu comme un cas particulier de série formelle.

Proposition. Ces applications $\mathbf{x}_n \to \tilde{s}_n(z) \to p_n(z)$ sont des bijections entre \mathbb{Z}_m^k , $\mathcal{L}(P)$ et $\mathbb{Z}_m[z]/(P)$. De plus, l'application correspondante $\mathbf{x}_n \to p_n(z)$ satisfait

$$p_n(z) = \sum_{j=1}^k c_{n,j} z^{k-j}$$

οù

$$\begin{pmatrix} c_{n,1} \\ c_{n,2} \\ \vdots \\ c_{n,k} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ -a_1 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ -a_{k-1} & \dots & -a_1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{n-k+1} \\ x_{n-k+2} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mod m.$$

En multipliant $\tilde{s}_{n-1}(z)$ par z, on obtient

$$z\tilde{s}_{n-1}(z) = z \sum_{j=1}^{\infty} x_{n-k-1+j} z^{-j} = \sum_{j=0}^{\infty} x_{n-k+j} z^{-j} = x_{n-k} + \tilde{s}_n(z).$$

En enlevant le terme x_{n-k} on obtient $\tilde{s}_n(z)$. I.e.,

$$\tilde{s}_n(z) = z\tilde{s}_{n-1}(z) \mod 1,$$

où "mod 1" veut dire que l'on enlève la partie polynômiale.

En multipliant $\tilde{s}_{n-1}(z)$ par z, on obtient

$$z\tilde{s}_{n-1}(z) = z \sum_{j=1}^{\infty} x_{n-k-1+j} z^{-j} = \sum_{j=0}^{\infty} x_{n-k+j} z^{-j} = x_{n-k} + \tilde{s}_n(z).$$

En enlevant le terme x_{n-k} on obtient $\tilde{s}_n(z)$. I.e.,

$$\tilde{s}_n(z) = z\tilde{s}_{n-1}(z) \mod 1,$$

où " $\mod 1$ " veut dire que l'on enlève la partie polynômiale.

En multipliant par P(z), on obtient

$$p_n(z) = zp_{n-1}(z) \bmod P(z).$$

On a ainsi un LCG dans un espace de polynômes, avec modulo P(z) et multiplicateur z.

Un polynôme P(z) qui satisfait cette condition s'appelle un polynôme primitif modulo m. Un tel polynôme ne peut exister que si m est premier, auquel cas \mathbb{Z}_m devient le corps fini \mathbb{F}_m .

Un polynôme P(z) qui satisfait cette condition s'appelle un polynôme primitif modulo m. Un tel polynôme ne peut exister que si m est premier, auquel cas \mathbb{Z}_m devient le corps fini \mathbb{F}_m .

Pour k > 1, un tel polynôme doit avoir au moins deux coefficients non nuls, dont a_k .

Un polynôme P(z) qui satisfait cette condition s'appelle un polynôme primitif modulo m. Un tel polynôme ne peut exister que si m est premier, auquel cas \mathbb{Z}_m devient le corps fini \mathbb{F}_m .

Pour k > 1, un tel polynôme doit avoir au moins deux coefficients non nuls, dont a_k .

Ainsi, la récurrence la plus économique a la forme:

$$x_n = (a_r x_{n-r} + a_k x_{n-k}) \mod m.$$

Pour vérifier la condition de période max., on ne veut pas calculer explicitement $z^n \mod P(z) = 1$ pour $n = 1, \dots, m^k - 1$.

Pour vérifier la condition de période max., on ne veut pas calculer explicitement $z^n \mod P(z) = 1$ pour $n = 1, \ldots, m^k - 1$.

Les conditions suivantes sont plus pratiques:

Proposition. (Alanen et Knuth, 1964).

Soit $r = (m^k - 1)/(m - 1)$. Le polynôme P(z) est primitif modulo m ssi les trois conditions suivantes sont satisfaites:

- (i) $((-1)^{k+1}a_k)^{(m-1)/q} \mod m \neq 1$ pour tout q facteur premier de m-1;
- (ii) $z^r \mod (P(z), m) = (-1)^{k+1} a_k \mod m$;
- (iii) $(z^{r/q} \mod (P(z), m))$ est de degré positif pour chaque facteur premier q de r, 1 < q < r.

Si m est premier et k=1, alors r=1 et ces conditions se réduisent à

 $a_1^{(m-1)/q} \mod m \neq 1$ pour chaque facteur premier q de m-1.

Un tel a_1 s'appelle un élément primitif modulo m.

Pour chercher des polynômes primitifs, pour k>1, on cherche d'abord un a_k qui satisfait (i), puis on cherche au hasard pour des vecteurs de coefficients (a_1,\ldots,a_{k-1}) parmi ceux qui satisfont aussi certaines contraintes pour l'implantation.

Pour chercher des polynômes primitifs, pour k>1, on cherche d'abord un a_k qui satisfait (i), puis on cherche au hasard pour des vecteurs de coefficients (a_1,\ldots,a_{k-1}) parmi ceux qui satisfont aussi certaines contraintes pour l'implantation.

La proportion des m^k-1 polynômes qui sont primitifs pour k et m donnés est

$$\frac{1}{k} \prod_{j=1}^{J} \frac{p_j - 1}{p_j}$$

où p_1, \ldots, p_J sont les facteurs premiers distincts de $m^k - 1$.

Pour chercher des polynômes primitifs, pour k > 1, on cherche d'abord un a_k qui satisfait (i), puis on cherche au hasard pour des vecteurs de coefficients (a_1, \ldots, a_{k-1}) parmi ceux qui satisfont aussi certaines contraintes pour l'implantation.

La proportion des m^k-1 polynômes qui sont primitifs pour k et m donnés est

$$\frac{1}{k} \prod_{j=1}^{J} \frac{p_j - 1}{p_j}$$

où p_1, \ldots, p_J sont les facteurs premiers distincts de $m^k - 1$.

Exemple. Soient $m=2^{31}-1$ et k=1. Alors $m^k-1=m-1=2^{31}-2=2\times 3^2\times 7\times 11\times 31\times 151\times 331$ et cette proportion est $=(1/2)(2/3)(6/7)(10/11)(30/31)(150/151)(330/331)\approx 0.248943$.

Pour chercher des polynômes primitifs, pour k>1, on cherche d'abord un a_k qui satisfait (i), puis on cherche au hasard pour des vecteurs de coefficients (a_1,\ldots,a_{k-1}) parmi ceux qui satisfont aussi certaines contraintes pour l'implantation.

La proportion des m^k-1 polynômes qui sont primitifs pour k et m donnés est

$$\frac{1}{k} \prod_{j=1}^{J} \frac{p_j - 1}{p_j}$$

où p_1, \ldots, p_J sont les facteurs premiers distincts de $m^k - 1$.

Exemple. Soient $m=2^{31}-1$ et k=1. Alors $m^k-1=m-1=2^{31}-2=2\times 3^2\times 7\times 11\times 31\times 151\times 331$ et cette proportion est $=(1/2)(2/3)(6/7)(10/11)(30/31)(150/151)(330/331)\approx 0.248943$. Si $m=2^{31}-1$ et k=2, alors $m^k-1=(m-1)(m+1)=(2^{31}-2)2^{31}$. Les p_j sont les mêmes et la proportion devient ≈ 0.124471 .

On a $m^k-1=2hr$ où h=(m-1)/2 et $r=(m^k-1)/(m-1)$. Il peut être très difficile de factoriser r. Idée: choisir h et r premiers.

On a $m^k - 1 = 2hr$ où h = (m-1)/2 et $r = (m^k - 1)/(m-1)$. Il peut être très difficile de factoriser r. Idée: choisir h et r premiers.

La proportion de polynômes primitifs est alors approx.

$$(h-1)(r-1)/(2hrk) \approx 1/(2k)$$
 pour $m \gg 2$ et

$$(2^k - 2)/(k(2^k - 1)) \approx 1/k$$
 pour $m = 2$ et $k \gg 1$.

$$m=2^e$$

$$m=2^e$$

$$m = 2^{e}$$

Pour k=1 et $e\geq 4$, on a $\rho\leq 2^{e-2}$;

$$m = 2^{e}$$

Pour
$$k=1$$
 et $e\geq 4$, on a $\rho\leq 2^{e-2}$; Pour $k>1$, on a $\rho\leq (2^k-1)2^{e-1}$.

$$m = 2^{e}$$

Pour
$$k=1$$
 et $e\geq 4$, on a $\rho\leq 2^{e-2}$;
Pour $k>1$, on a $\rho\leq (2^k-1)2^{e-1}$.

Exemple. Si k = 7 et $m = 2^{31} - 1$, la période max. est $(2^{31} - 1)^7 - 1 \approx 2^{217}$.

$$m = 2^{e}$$

Pour
$$k = 1$$
 et $e \ge 4$, on a $\rho \le 2^{e-2}$;
Pour $k > 1$, on a $\rho \le (2^k - 1)2^{e-1}$.

Exemple. Si k=7 et $m=2^{31}-1$, la période max. est $(2^{31}-1)^7-1\approx 2^{217}$. Mais pour $m=2^{31}$ on a $\rho \leq (2^7-1)2^{31-1} < 2^{37}$, i.e. 2^{180} fois plus petit!

$$m = 2^{e}$$

Pour
$$k = 1$$
 et $e \ge 4$, on a $\rho \le 2^{e-2}$;
Pour $k > 1$, on a $\rho \le (2^k - 1)2^{e-1}$.

Exemple. Si k=7 et $m=2^{31}-1$, la période max. est $(2^{31}-1)^7-1\approx 2^{217}$. Mais pour $m=2^{31}$ on a $\rho\leq (2^7-1)2^{31-1}<2^{37}$, i.e. 2^{180} fois plus petit!

Pour k=1, la période de $x_n \mod 2^i$ ne peut pas dépasser $\max(1,2^{i-2})$.

$$m = 2^{e}$$

Pour k = 1 et $e \ge 4$, on a $\rho \le 2^{e-2}$; Pour k > 1, on a $\rho \le (2^k - 1)2^{e-1}$.

Exemple. Si k=7 et $m=2^{31}-1$, la période max. est $(2^{31}-1)^7-1\approx 2^{217}$. Mais pour $m=2^{31}$ on a $\rho \leq (2^7-1)2^{31-1} < 2^{37}$, i.e. 2^{180} fois plus petit!

Pour k=1, la période de $x_n \mod 2^i$ ne peut pas dépasser $\max(1,2^{i-2})$. Pour k>1, la période de $x_n \mod 2^i$ ne peut pas dépasser $(2^k-1)2^{i-1}$.

Exemple. Récurrence $x_n = 10205x_{n-1} \mod 2^{15}$:

$$x_0 = 12345 = 011000000111001_2$$

 $x_1 = 20533 = 101000000110101_2$
 $x_2 = 20673 = 101000011000001_2$
 $x_3 = 7581 = 001110110011101_2$
 $x_4 = 31625 = 111101110001001_2$
 $x_5 = 1093 = 000010001000101_2$
 $x_6 = 12945 = 01100101001001_2$
 $x_7 = 15917 = 011111000101101_2$

De tels générateurs ont quand même été populaires récemment. Il ne faut pas les utiliser!

\boxed{m}	a	c	Source
2^{24}	1140671485	12820163	early MS VisualBasic
2^{31}	65539	0	RANDU
2^{31}	134775813	1	early Turbo Pascal
2^{31}	1103515245	12345	rand() in BSD ANSI C
2^{32}	69069	1	VAX/VMS systems
2^{32}	2147001325	715136305	BCLP language
2^{35}	5^{15}	7261067085	Knuth (1998)
2^{48}	68909602460261	0	Fishman (1990)
2^{48}	25214903917	11	Unix's rand48()
2^{48}	44485709377909	0	CRAY system
2^{59}	13^{13}	0	NAG Fortran/C library

$$x_n = (ax_{n-1} + c) \mod m;$$
 $u_n = x_n/m.$

$$\mathbf{x}_n = \mathbf{A}\mathbf{x}_{n-1} \bmod m = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \\ a_k & a_{k-1} & \cdots & a_1 \end{pmatrix} \mathbf{x}_{n-1} \bmod m.$$

$$\mathbf{x}_n = \mathbf{A}\mathbf{x}_{n-1} \bmod m = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \\ a_k & a_{k-1} & \cdots & a_1 \end{pmatrix} \mathbf{x}_{n-1} \bmod m.$$

Ainsi

$$\mathbf{x}_{n+\nu} = \mathbf{A}^{\nu} \mathbf{x}_n \mod m = (\mathbf{A}^{\nu} \mod m) \mathbf{x}_n \mod m.$$

$$\mathbf{x}_n = \mathbf{A}\mathbf{x}_{n-1} \bmod m = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \\ a_k & a_{k-1} & \cdots & a_1 \end{pmatrix} \mathbf{x}_{n-1} \bmod m.$$

Ainsi

$$\mathbf{x}_{n+\nu} = \mathbf{A}^{\nu} \mathbf{x}_n \mod m = (\mathbf{A}^{\nu} \mod m) \mathbf{x}_n \mod m.$$

On peut précalculer $\mathbf{A}^{
u} \mod m$ via

$$\mathbf{A}^{\nu} \bmod m = \begin{cases} (\mathbf{A}^{\nu/2} \bmod m)(\mathbf{A}^{\nu/2} \bmod m) \bmod m & \text{si } \nu \text{ est pair;} \\ \mathbf{A}(\mathbf{A}^{\nu-1} \bmod m) \bmod m & \text{si } \nu \text{ est impair.} \end{cases}$$

$$\mathbf{x}_n = \mathbf{A}\mathbf{x}_{n-1} \bmod m = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \\ a_k & a_{k-1} & \cdots & a_1 \end{pmatrix} \mathbf{x}_{n-1} \bmod m.$$

Ainsi

$$\mathbf{x}_{n+\nu} = \mathbf{A}^{\nu} \mathbf{x}_n \mod m = (\mathbf{A}^{\nu} \mod m) \mathbf{x}_n \mod m.$$

On peut précalculer $\mathbf{A}^{
u} \mod m$ via

$$\mathbf{A}^{\nu} \bmod m = \begin{cases} (\mathbf{A}^{\nu/2} \bmod m)(\mathbf{A}^{\nu/2} \bmod m) \bmod m & \text{si } \nu \text{ est pair;} \\ \mathbf{A}(\mathbf{A}^{\nu-1} \bmod m) \bmod m & \text{si } \nu \text{ est impair.} \end{cases}$$

Avec la représentation polynômiale,

$$p_{n+\nu}(z) = z^{\nu} p_n(z) \mod P(z) = (z^{\nu} \mod P(z)) p_n(z) \mod P(z),$$

où $z^{\nu} \mod P(z)$ peut être précalculé.

Structure de Ψ_s :

$$x_n = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod m$$

Structure de Ψ_s :

$$x_n = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod m$$

Si
$$(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (1, 0, \ldots, 0)$$
, alors on a $x_k = a_k$, $x_{k+1} = a_1 a_k \mod m$, $x_{k+2} = (a_1^2 + a_2) a_k \mod m$, ...

Structure de Ψ_s :

$$x_n = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod m$$

Si
$$(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (1, 0, \ldots, 0)$$
, alors on a $x_k = a_k$, $x_{k+1} = a_1 a_k \mod m$, $x_{k+2} = (a_1^2 + a_2) a_k \mod m$, ...

Si
$$(x_0, \dots, x_{k-1}) = (0, 1, \dots, 0)$$
, alors $x_k = a_{k-1}$, $x_{k+1} = (a_1 a_{k-1} + a_k) \mod m$, $x_{k+2} = (a_1^2 a_{k-1} + a_1 a_k + a_2 a_{k-1}) \mod m$, . . .

Structure de Ψ_s :

$$x_n = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod m$$

Si
$$(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (1, 0, \ldots, 0)$$
, alors on a $x_k = a_k$, $x_{k+1} = a_1 a_k \mod m$, $x_{k+2} = (a_1^2 + a_2) a_k \mod m$, ...

Si
$$(x_0, \dots, x_{k-1}) = (0, 1, \dots, 0)$$
, alors $x_k = a_{k-1}$, $x_{k+1} = (a_1 a_{k-1} + a_k) \mod m$, $x_{k+2} = (a_1^2 a_{k-1} + a_1 a_k + a_2 a_{k-1}) \mod m$,

Si
$$(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (0, \ldots, 0, 1)$$
, alors $x_k = a_1$, $x_{k+1} = (a_1^2 + a_2) \mod m$, etc.

Structure de Ψ_s :

 (x_0, \ldots, x_{k-1}) peut être n'importe quel vecteur dans $\{0, 1, \ldots, m-1\}^k$. Ensuite, x_k, x_{k+1}, \ldots sont déterminés par la récurrence

$$x_n = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \bmod m$$

Si
$$(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (1, 0, \ldots, 0)$$
, alors on a $x_k = a_k$, $x_{k+1} = a_1 a_k \mod m$, $x_{k+2} = (a_1^2 + a_2) a_k \mod m$, ...

Si
$$(x_0, \dots, x_{k-1}) = (0, 1, \dots, 0)$$
, alors $x_k = a_{k-1}$, $x_{k+1} = (a_1 a_{k-1} + a_k) \mod m$, $x_{k+2} = (a_1^2 a_{k-1} + a_1 a_k + a_2 a_{k-1}) \mod m$,

Si
$$(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (0, \ldots, 0, 1)$$
, alors $x_k = a_1$, $x_{k+1} = (a_1^2 + a_2) \mod m$, etc.

Tout vecteur (x_n, \ldots, x_{n+s-1}) qui obéit à la récurrence, pour $s \ge k$, est une combinaison linéaire à coefficients entiers de ces k vecteurs de base.

Notons $x_{i,0}, x_{i,1}, x_{i,2}, \ldots$ la suite obtenue quand $(x_0, \ldots, x_{k-1}) = \mathbf{e}_i$.

Notons $x_{i,0}, x_{i,1}, x_{i,2}, \ldots$ la suite obtenue quand $(x_0, \ldots, x_{k-1}) = \mathbf{e}_i$.

Un état initial $(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (z_1, \ldots, z_k)$ peut s'écrire comme $z_1 \mathbf{e}_1 + \cdots + z_k \mathbf{e}_k$ et produit la suite $z_1(x_{1,0}, x_{1,1}, \ldots) + \cdots + z_k(x_{k,0}, x_{k,1}, \ldots) \mod m$.

Notons $x_{i,0}, x_{i,1}, x_{i,2}, \ldots$ la suite obtenue quand $(x_0, \ldots, x_{k-1}) = \mathbf{e}_i$.

Un état initial $(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (z_1, \ldots, z_k)$ peut s'écrire comme $z_1 \mathbf{e}_1 + \cdots + z_k \mathbf{e}_k$ et produit la suite $z_1(x_{1,0}, x_{1,1}, \ldots) + \cdots + z_k(x_{k,0}, x_{k,1}, \ldots) \mod m$.

La réduction modulo m se fait en soustrayant des vecteurs me_i .

Notons $x_{i,0}, x_{i,1}, x_{i,2}, \ldots$ la suite obtenue quand $(x_0, \ldots, x_{k-1}) = \mathbf{e}_i$.

Un état initial $(x_0, \ldots, x_{k-1}) = (z_1, \ldots, z_k)$ peut s'écrire comme $z_1 \mathbf{e}_1 + \cdots + z_k \mathbf{e}_k$ et produit la suite $z_1(x_{1,0}, x_{1,1}, \ldots) + \cdots + z_k(x_{k,0}, x_{k,1}, \ldots) \mod m$.

La réduction modulo m se fait en soustrayant des vecteurs me_i .

Ainsi, pour $s \ge k$, $(x_0, x_1, \ldots, x_{s-1})$ suit la récurrence ssi c'est une combinaison linéaire à coefficients entiers de

$$(1,0,\ldots,0,x_{1,k},\ldots,x_{1,s-1})$$

$$\vdots$$

$$(0,0,\ldots,1,x_{k,k},\ldots,x_{k,s-1})$$

$$(0,0,\ldots,0,m,\ldots,0)$$

$$\vdots$$

$$(0,0,\ldots,0,0,\ldots,m).$$

En divisant par m, on obtient que $(u_0,\ldots,u_{s-1})\in [0,1)^s$ est dans Ψ_s ssi c'est une combinaison linéaire (sur les entiers) de

$$\mathbf{v}_{1} = (1, 0, \dots, 0, x_{1,k}, \dots, x_{1,s-1})^{t}/m$$

$$\vdots \qquad \vdots$$

$$\mathbf{v}_{k} = (0, 0, \dots, 1, x_{k,k}, \dots, x_{k,s-1})^{t}/m$$

$$\mathbf{v}_{k+1} = (0, 0, \dots, 0, 1, \dots, 0)^{t}$$

$$\vdots \qquad \vdots$$

$$\mathbf{v}_{s} = (0, 0, \dots, 0, 0, \dots, 1)^{t}.$$

En divisant par m, on obtient que $(u_0, \ldots, u_{s-1}) \in [0,1)^s$ est dans Ψ_s ssi c'est une combinaison linéaire (sur les entiers) de

$$\mathbf{v}_{1} = (1, 0, \dots, 0, x_{1,k}, \dots, x_{1,s-1})^{t}/m$$

$$\vdots \qquad \vdots$$

$$\mathbf{v}_{k} = (0, 0, \dots, 1, x_{k,k}, \dots, x_{k,s-1})^{t}/m$$

$$\mathbf{v}_{k+1} = (0, 0, \dots, 0, 1, \dots, 0)^{t}$$

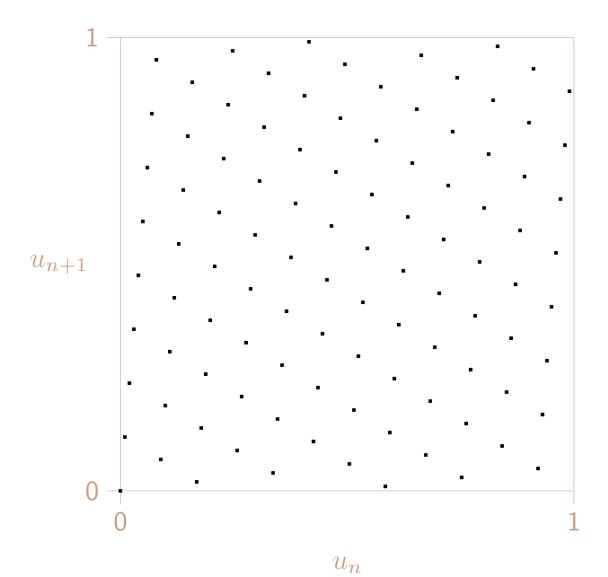
$$\vdots \qquad \vdots$$

$$\mathbf{v}_{s} = (0, 0, \dots, 0, 0, \dots, 1)^{t}.$$

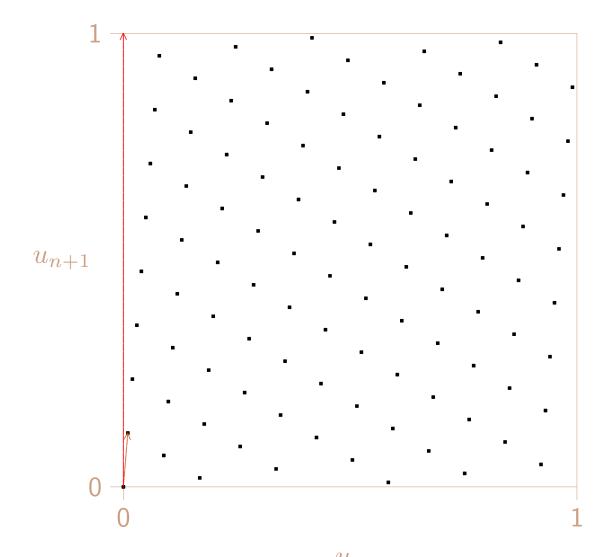
Si

$$L_s = \left\{ \mathbf{v} = \sum_{i=1}^s z_i \mathbf{v}_i \mid z_i \in \mathbb{Z} \right\}$$

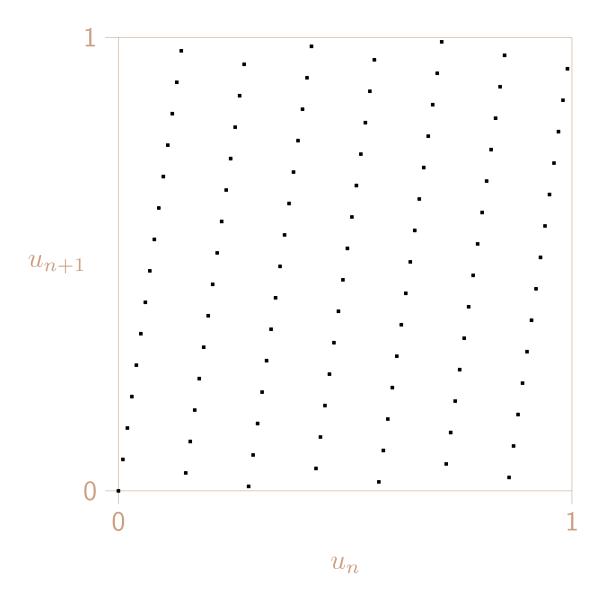
est le réseau ayant ces vecteurs pour base, alors $\Psi_s = L_s \cap [0,1)^s$.

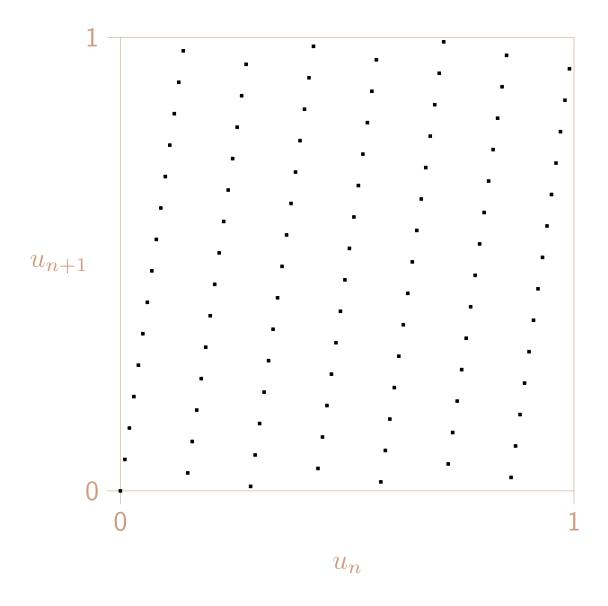


Exemple: LCG avec m = 101 et a = 12;

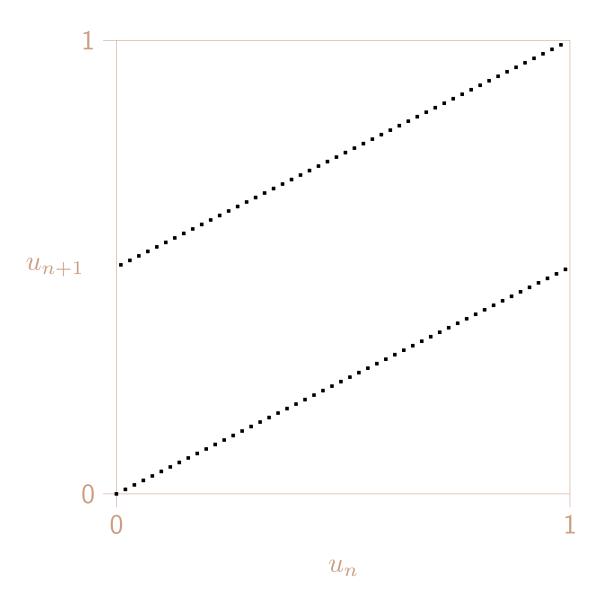


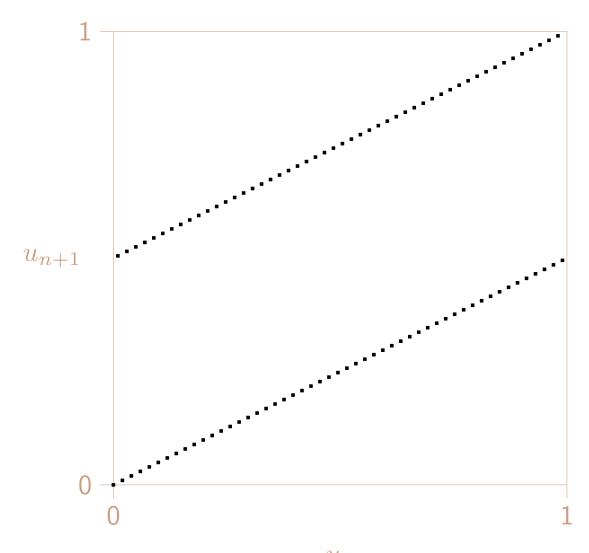
Exemple: LCG avec m=101 et a=12; $\mathbf{v}_1=(1,12)/101$, $\mathbf{v}_2=(0,1)$





 ${\rm LCG\ with\ } m=101\ {\rm and}\ a=7$





LCG with m=101 and a=51

Pour s>k, il y a m^s vecteurs dont les coordonnées sont des multiples de 1/m, mais seulement m^k sont dans Ψ_s , soit une proportion de $1/m^{s-k}$.

Pour s>k, il y a m^s vecteurs dont les coordonnées sont des multiples de 1/m, mais seulement m^k sont dans Ψ_s , soit une proportion de $1/m^{s-k}$.

En s dimensions, les points sont dans des hyperplans parallèles équidistants, et ont une structure très régulière. On peut calculer la distance $1/\ell_s$ entre les hyperplans successifs, pour la famille où ils sont le plus éloignés. Comment la calculer? On définit le réseau dual:

$$L_s^* = \{ \mathbf{h} \in \mathbb{R}^s : \mathbf{h} \cdot \mathbf{v} \in \mathbb{Z} \text{ for all } \mathbf{v} \in L_s \}.$$

Pour s>k, il y a m^s vecteurs dont les coordonnées sont des multiples de 1/m, mais seulement m^k sont dans Ψ_s , soit une proportion de $1/m^{s-k}$.

En s dimensions, les points sont dans des hyperplans parallèles équidistants, et ont une structure très régulière. On peut calculer la distance $1/\ell_s$ entre les hyperplans successifs, pour la famille où ils sont le plus éloignés. Comment la calculer? On définit le réseau dual:

$$L_s^* = \{ \mathbf{h} \in \mathbb{R}^s : \mathbf{h} \cdot \mathbf{v} \in \mathbb{Z} \text{ for all } \mathbf{v} \in L_s \}.$$

Ces vecteurs \mathbf{h} représentent les vecteurs normaux qui définissent les familles d'hyperplans parallèles. Pour chacun, $1/\|\mathbf{h}\|_2$ est la distance de l'origine à l'hyperplan le plus proche dans la famille.

Pour s>k, il y a m^s vecteurs dont les coordonnées sont des multiples de 1/m, mais seulement m^k sont dans Ψ_s , soit une proportion de $1/m^{s-k}$.

En s dimensions, les points sont dans des hyperplans parallèles équidistants, et ont une structure très régulière. On peut calculer la distance $1/\ell_s$ entre les hyperplans successifs, pour la famille où ils sont le plus éloignés. Comment la calculer? On définit le réseau dual:

$$L_s^* = \{ \mathbf{h} \in \mathbb{R}^s : \mathbf{h} \cdot \mathbf{v} \in \mathbb{Z} \text{ for all } \mathbf{v} \in L_s \}.$$

Ces vecteurs \mathbf{h} représentent les vecteurs normaux qui définissent les familles d'hyperplans parallèles. Pour chacun, $1/\|\mathbf{h}\|_2$ est la distance de l'origine à l'hyperplan le plus proche dans la famille.

Si ℓ_s est la longueur du plus court vecteur $\mathbf{h} \neq \mathbf{0}$ dans L_s^* , alors la distance entre les hyperplans pour la famille où ils sont le plus éloignés est $1/\ell_s$.

On veut donc que ℓ_s soit le plus grand possible.

Calcul du plus court vecteur non nul dans un réseau de base $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_s$:

Minimiser
$$\|\mathbf{v}\|_2^2 = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^s z_i \mathbf{v}_i^{\mathsf{t}} \mathbf{v}_j z_j$$

sous les contraintes que z_1, \ldots, z_s entiers et pas tous nuls.

Calcul du plus court vecteur non nul dans un réseau de base $\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_s$:

Minimiser
$$\|\mathbf{v}\|_2^2 = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^s z_i \mathbf{v}_i^{\mathsf{t}} \mathbf{v}_j z_j$$

sous les contraintes que z_1, \ldots, z_s entiers et pas tous nuls. Problème d'optimisation quadratique en nombres entiers. Calcul du plus court vecteur non nul dans un réseau de base $\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_s$:

Minimiser
$$\|\mathbf{v}\|_2^2 = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^s z_i \mathbf{v}_i^{\mathsf{t}} \mathbf{v}_j z_j$$

sous les contraintes que z_1, \ldots, z_s entiers et pas tous nuls. Problème d'optimisation quadratique en nombres entiers.

Base du réseau dual? On peut prendre les vecteurs $\mathbf{w}_i = m\mathbf{e}_i$ pour $i \leq k$ et $\mathbf{w}_i = \mathbf{e}_i - (x_{1,i}, \dots, x_{k,i}, 0, \dots, 0)^t$ pour i > k.

Indices lacunaires.

Pour $I = \{i_1, i_2, \cdots, i_s\}$ on a

$$\Psi_{I} = \{(u_{i_{1}}, \dots, u_{i_{s}}) \mid s_{0} = (x_{0}, \dots, x_{k-1}) \in \mathbb{Z}_{m}^{k}\},
= L_{I} \cap [0, 1)^{s},$$

 $1/\ell_I$ = distance entre les hyperplans dans L_I .

On connait des bornes supérieures de la forme $\ell_s \leq \ell_s^*(n)$ pour un réseau général de densité n dans \mathbb{R}^s .

On connait des bornes supérieures de la forme $\ell_s \leq \ell_s^*(n)$ pour un réseau général de densité n dans \mathbb{R}^s .

On peut alors standardiser ℓ_s par $\ell_s/\ell_s^*(m^k)$ pour avoir une mesure dans [0,1].

On connait des bornes supérieures de la forme $\ell_s \leq \ell_s^*(n)$ pour un réseau général de densité n dans \mathbb{R}^s .

On peut alors standardiser ℓ_s par $\ell_s/\ell_s^*(m^k)$ pour avoir une mesure dans [0,1].

Figure de mérite générale:

$$M_{\mathcal{J}} = \min_{I \in \mathcal{J}} \frac{\ell_I}{\ell_{|I|}^*(m^k)}$$

où \mathcal{J} est une famille d'ensembles de la forme $I = \{0, i_2, \cdots, i_s\}$.

On connait des bornes supérieures de la forme $\ell_s \leq \ell_s^*(n)$ pour un réseau général de densité n dans \mathbb{R}^s .

On peut alors standardiser ℓ_s par $\ell_s/\ell_s^*(m^k)$ pour avoir une mesure dans [0,1].

Figure de mérite générale:

$$M_{\mathcal{J}} = \min_{I \in \mathcal{J}} \frac{\ell_I}{\ell_{|I|}^*(m^k)}$$

où \mathcal{J} est une famille d'ensembles de la forme $I = \{0, i_2, \dots, i_s\}$.

On peut chercher par ordinateur des paramètres qui "maximisent" cette mesure.

Proposition. Si $i \in I \subseteq \{0, \dots, k\}$ pour tous les i tels que $a_{k-i} \neq 0$ (avec $a_0 = -1$), alors

$$\ell_I^2 \le 1 + a_1^2 + \dots + a_k^2.$$

Proposition. Si $i \in I \subseteq \{0, \dots, k\}$ pour tous les i tels que $a_{k-i} \neq 0$ (avec $a_0 = -1$), alors

$$\ell_I^2 \le 1 + a_1^2 + \dots + a_k^2.$$

Il faut donc que cette somme soit grande!

Proposition. Si $i \in I \subseteq \{0, ..., k\}$ pour tous les i tels que $a_{k-i} \neq 0$ (avec $a_0 = -1$), alors

$$\ell_I^2 \le 1 + a_1^2 + \dots + a_k^2.$$

Il faut donc que cette somme soit grande!

Idée de preuve. Puisque $a_k u_{n-k} + \cdots a_1 u_{n-1} - u_n \mod 1 = 0$, le vecteur $\mathbf{h} = (a_k, \dots, a_1, -1, 0, \dots, 0)^{\mathsf{t}}$ est dans le réseau dual L_s^* pour s > k. Si |I| = s' et on lui enlève les s - s' coordonnées nulles qui ne sont pas dans s', il est encore dans le réseau dual L_I^* , qui correspond à I. Donc la longueur ℓ_I du plus court vecteur dans ce réseau ne peut pas dépasser la longueur de ce vecteur.

Proposition. Si $i \in I \subseteq \{0, ..., k\}$ pour tous les i tels que $a_{k-i} \neq 0$ (avec $a_0 = -1$), alors

$$\ell_I^2 \le 1 + a_1^2 + \dots + a_k^2.$$

Il faut donc que cette somme soit grande!

Idée de preuve. Puisque $a_k u_{n-k} + \cdots a_1 u_{n-1} - u_n \mod 1 = 0$, le vecteur $\mathbf{h} = (a_k, \dots, a_1, -1, 0, \dots, 0)^{\mathsf{t}}$ est dans le réseau dual L_s^* pour s > k. Si |I| = s' et on lui enlève les s - s' coordonnées nulles qui ne sont pas dans s', il est encore dans le réseau dual L_I^* , qui correspond à I. Donc la longueur ℓ_I du plus court vecteur dans ce réseau ne peut pas dépasser la longueur de ce vecteur.

Exemple: Lagged-Fibonacci: $x_n = (\pm \underline{x}_{n-r} \pm x_{n-k}) \mod m$.

Pour $I = \{0, k - r, k\}$, on a $1/\ell_I \ge 1/\sqrt{3} \approx .577$.

Les vecteurs $(u_n, u_{n+k-r}, u_{n+k})$ sont tous contenus dans deux plans!

Proposition. Si $i \in I \subseteq \{0, ..., k\}$ pour tous les i tels que $a_{k-i} \neq 0$ (avec $a_0 = -1$), alors

$$\ell_I^2 \le 1 + a_1^2 + \dots + a_k^2.$$

Il faut donc que cette somme soit grande!

Idée de preuve. Puisque $a_k u_{n-k} + \cdots a_1 u_{n-1} - u_n \mod 1 = 0$, le vecteur $\mathbf{h} = (a_k, \dots, a_1, -1, 0, \dots, 0)^{\mathsf{t}}$ est dans le réseau dual L_s^* pour s > k. Si |I| = s' et on lui enlève les s - s' coordonnées nulles qui ne sont pas dans s', il est encore dans le réseau dual L_I^* , qui correspond à I. Donc la longueur ℓ_I du plus court vecteur dans ce réseau ne peut pas dépasser la longueur de ce vecteur.

Exemple: Lagged-Fibonacci: $x_n = (\pm \underline{x}_{n-r} \pm x_{n-k}) \mod m$.

Pour $I = \{0, k - r, k\}$, on a $1/\ell_I \ge 1/\sqrt{3} \approx .577$.

Les vecteurs $(u_n, u_{n+k-r}, u_{n+k})$ sont tous contenus dans deux plans!

Exemple: Même problème si un multiple du vecteur $\mathbf{h} = (a_k, \dots, a_1, -1, 0, \dots, 0)$ est petit, modulo m.

E.g., pour $x_n = 51x_{n-1} \mod 101$ et $I = \{0, 1\}$, on a $\mathbf{h} = (51, -1) \in L_I^*$, puis $2\mathbf{h} \mod 101 = (1, -2)$, et $\ell_I = 1/\sqrt{5} \approx 0.4472$.

où $d = (-a_0)^{-1} \mod b$, i.e., $(-a_0 d) \mod b = 1$.

où $d = (-a_0)^{-1} \mod b$, i.e., $(-a_0 d) \mod b = 1$.

Équivalent à un LCG avec $m = a_0 + a_1 b + \dots + a_k b^k$ et $a = b^{-1} \mod m$. On peut montrer que si $\{j : a_j \neq 0\} \subseteq I$, alors $\ell_I \leq a_0^2 + \dots + a_k^2$.

où $d = (-a_0)^{-1} \mod b$, i.e., $(-a_0 d) \mod b = 1$.

Équivalent à un LCG avec $m = a_0 + a_1b + \cdots + a_kb^k$ et $a = b^{-1} \mod m$.

On peut montrer que si $\{j: a_j \neq 0\} \subseteq I$, alors $\ell_I \leq a_0^2 + \cdots + a_k^2$.

Générateurs add-with-carry et subtract-with-borrow (Marsaglia et Zaman 1991):

 $-a_0 = \pm a_r = \pm a_k = 1$ pour 0 < r < q et les autres a_j sont nuls.

où $d = (-a_0)^{-1} \mod b$, i.e., $(-a_0 d) \mod b = 1$.

Équivalent à un LCG avec $m = a_0 + a_1b + \cdots + a_kb^k$ et $a = b^{-1} \mod m$.

On peut montrer que si $\{j: a_j \neq 0\} \subseteq I$, alors $\ell_I \leq a_0^2 + \cdots + a_k^2$.

Générateurs add-with-carry et subtract-with-borrow (Marsaglia et Zaman 1991):

 $-a_0 = \pm a_r = \pm a_k = 1$ pour 0 < r < q et les autres a_j sont nuls.

Pour $I=\{0,r,k\}$, on a $\ell_I \leq \sqrt{3}$. Tous les vecteurs de la forme (u_n,u_{n+r},u_{n+k}) sont dans seulement deux plans, distancés de $1/\sqrt{3}$.

où $d = (-a_0)^{-1} \mod b$, i.e., $(-a_0 d) \mod b = 1$.

Équivalent à un LCG avec $m = a_0 + a_1b + \cdots + a_kb^k$ et $a = b^{-1} \mod m$.

On peut montrer que si $\{j: a_j \neq 0\} \subseteq I$, alors $\ell_I \leq a_0^2 + \cdots + a_k^2$.

Générateurs add-with-carry et subtract-with-borrow (Marsaglia et Zaman 1991):

 $-a_0 = \pm a_r = \pm a_k = 1$ pour 0 < r < q et les autres a_j sont nuls.

Pour $I=\{0,r,k\}$, on a $\ell_I \leq \sqrt{3}$. Tous les vecteurs de la forme (u_n,u_{n+r},u_{n+k}) sont dans seulement deux plans, distancés de $1/\sqrt{3}$.

Correctif proposé: sauter plusieurs valeurs après chaque bloc de k. Mieux: ne pas utiliser.

Mise en oeuvre efficace

Il faut calculer $ax \mod m$ pour de grands m.

Mise en oeuvre efficace

Il faut calculer $ax \mod m$ pour de grands m.

Factorisation approximative.

Valide si $(a^2 < m)$ ou $(a = \lfloor m/i \rfloor$ où $i^2 < m)$. Calculs sur des entiers. Précalculer $q = \lfloor m/a \rfloor$ et $r = m \mod a$. Ensuite,

$$y = |x/q|; \quad x = a(x - yq) - yr; \quad \text{if } x < 0 \text{ then } x = x + m.$$

Mise en oeuvre efficace

Il faut calculer $ax \mod m$ pour de grands m.

Factorisation approximative.

Valide si $(a^2 < m)$ ou $(a = \lfloor m/i \rfloor)$ où $i^2 < m$. Calculs sur des entiers. Précalculer $q = \lfloor m/a \rfloor$ et $r = m \mod a$. Ensuite,

$$y = \lfloor x/q \rfloor;$$
 $x = a(x - yq) - yr;$ if $x < 0$ then $x = x + m$.

Justification:

$$ax \mod m = (ax - \lfloor x/q_j \rfloor m) \mod m$$

$$= (ax - \lfloor x/q \rfloor (aq + r)) \mod m$$

$$= (a(x - \lfloor x/q \rfloor q) - \lfloor x/q \rfloor r) \mod m$$

$$= (a(x \mod q) - \lfloor x/q \rfloor r) \mod m.$$

Toutes les quantités intermédiaires demeurent entre -m et m.

Calculs en point flottant, double précision.

Valide si $am < 2^{53}$.

double
$$m, a, x, y$$
; int k ;
$$y = a * x; \quad k = \lfloor y/m \rfloor; \quad x = y - k * m;$$

Décomposition en puissances de 2.

Supposons que $a=\pm 2^q\pm 2^r$ et $m=2^e-h$ pour h petit. (Wu 1997 pour h=1; L'Ecuyer et Simard 1999 pour h>1.)

Pour calculer $y = 2^q x \mod m$, décomposer $x = x_0 + 2^{e-q} x_1$;

Pour $h \geq 1$,

$$y = 2^{q}(x_0 + 2^{e-q}x_1) \mod (2^{e} - h) = (2^{q}x_0 + hx_1) \mod (2^{e} - h),$$

car

$$2^{q}(2^{e-q}x_1) \mod (2^{e}-h) = (2^{e}-h+h)x_1 \mod (2^{e}-h) = hx_1 \mod (2^{e}-h).$$

Décomposition en puissances de 2.

Supposons que $a=\pm 2^q\pm 2^r$ et $m=2^e-h$ pour h petit. (Wu 1997 pour h=1; L'Ecuyer et Simard 1999 pour h>1.)

Pour calculer $y = 2^q x \mod m$, décomposer $x = x_0 + 2^{e-q} x_1$;

Pour $h \geq 1$,

$$y = 2^{q}(x_0 + 2^{e-q}x_1) \mod (2^{e} - h) = (2^{q}x_0 + hx_1) \mod (2^{e} - h),$$

car

$$2^{q}(2^{e-q}x_1) \mod (2^{e}-h) = (2^{e}-h+h)x_1 \mod (2^{e}-h) = hx_1 \mod (2^{e}-h).$$

Si $h < 2^q$ et $h(2^q - (h+1)2^{-e+q}) < m$, chaque terme est < m.

Operation modulo: soustraire m si la somme est $\geq m$.

Pour h = 1, on obtient y en permutant x_0 et x_1 .

Par exemple, prendre tous les a_j non nuls égaux à a (Deng et Xu 2002). Alors, $x_n = a(x_{n-i_1} + \cdots + x_{n-k}) \mod m$. Une seule multiplication.

Par exemple, prendre tous les a_j non nuls égaux à a (Deng et Xu 2002). Alors, $x_n = a(x_{n-i_1} + \cdots + x_{n-k}) \mod m$. Une seule multiplication.

Lagged-Fibonacci (très utilisé, mais mauvaise idée):

$$x_n = (\pm x_{n-r} \pm x_{n-k}) \bmod m.$$

Tous les vecteurs $(u_n, u_{n+k-r}, u_{n+k})$ sont dans seulemnt deux plans!

Par exemple, prendre tous les a_j non nuls égaux à a (Deng et Xu 2002). Alors, $x_n = a(x_{n-i_1} + \cdots + x_{n-k}) \mod m$. Une seule multiplication.

Lagged-Fibonacci (très utilisé, mais mauvaise idée):

$$x_n = (\pm x_{n-r} \pm x_{n-k}) \bmod m.$$

Tous les vecteurs $(u_n, u_{n+k-r}, u_{n+k})$ sont dans seulemnt deux plans!

Même problème avec add-with-carry et subtract-with-borrow.

Erreur fréquente: croire qu'on est ok si la période est assez longue...

Par exemple, prendre tous les a_j non nuls égaux à a (Deng et Xu 2002). Alors, $x_n = a(x_{n-i_1} + \cdots + x_{n-k}) \mod m$. Une seule multiplication.

Lagged-Fibonacci (très utilisé, mais mauvaise idée):

$$x_n = (\pm x_{n-r} \pm x_{n-k}) \mod m.$$

Tous les vecteurs $(u_n, u_{n+k-r}, u_{n+k})$ sont dans seulemnt deux plans!

Même problème avec add-with-carry et subtract-with-borrow.

Erreur fréquente: croire qu'on est ok si la période est assez longue...

Des variantes qui sautent des valeurs sont recommandées par Luscher (1994) et Knuth (1997).

Mais pas très efficace...

$$x_{1,n} = (a_{1,1}x_{1,n-1} + \dots + a_{1,k}x_{1,n-k}) \mod m_1,$$

 $x_{2,n} = (a_{2,1}x_{2,n-1} + \dots + a_{2,k}x_{2,n-k}) \mod m_2.$

On définit les deux combinaisons:

$$z_n := (x_{1,n} - x_{2,n}) \mod m_1;$$
 $u_n := z_n/m_1;$ $w_n := (x_{1,n}/m_1 - x_{2,n}/m_2) \mod 1.$

$$x_{1,n} = (a_{1,1}x_{1,n-1} + \dots + a_{1,k}x_{1,n-k}) \mod m_1,$$

 $x_{2,n} = (a_{2,1}x_{2,n-1} + \dots + a_{2,k}x_{2,n-k}) \mod m_2.$

On définit les deux combinaisons:

$$z_n := (x_{1,n} - x_{2,n}) \mod m_1;$$
 $u_n := z_n/m_1;$ $w_n := (x_{1,n}/m_1 - x_{2,n}/m_2) \mod 1.$

La suite $\{w_n, n \geq 0\}$ est la sortie d'un autre MRG, de module $m = m_1 m_2$, et $\{u_n, n \geq 0\}$ est presque la même suite si m_1 et m_2 sont proches. Peut atteindre la période $(m_1^k - 1)(m_2^k - 1)/2$.

$$x_{1,n} = (a_{1,1}x_{1,n-1} + \dots + a_{1,k}x_{1,n-k}) \mod m_1,$$

 $x_{2,n} = (a_{2,1}x_{2,n-1} + \dots + a_{2,k}x_{2,n-k}) \mod m_2.$

On définit les deux combinaisons:

$$z_n := (x_{1,n} - x_{2,n}) \mod m_1;$$
 $u_n := z_n/m_1;$ $w_n := (x_{1,n}/m_1 - x_{2,n}/m_2) \mod 1.$

La suite $\{w_n, n \geq 0\}$ est la sortie d'un autre MRG, de module $m = m_1 m_2$, et $\{u_n, n \geq 0\}$ est presque la même suite si m_1 et m_2 sont proches. Peut atteindre la période $(m_1^k - 1)(m_2^k - 1)/2$.

Permet d'implanter efficacement un MRG ayant un grand m et plusieurs grands coefficients non nuls.

$$x_{1,n} = (a_{1,1}x_{1,n-1} + \dots + a_{1,k}x_{1,n-k}) \mod m_1,$$

 $x_{2,n} = (a_{2,1}x_{2,n-1} + \dots + a_{2,k}x_{2,n-k}) \mod m_2.$

On définit les deux combinaisons:

$$z_n := (x_{1,n} - x_{2,n}) \mod m_1;$$
 $u_n := z_n/m_1;$ $w_n := (x_{1,n}/m_1 - x_{2,n}/m_2) \mod 1.$

La suite $\{w_n, n \geq 0\}$ est la sortie d'un autre MRG, de module $m = m_1 m_2$, et $\{u_n, n \geq 0\}$ est presque la même suite si m_1 et m_2 sont proches. Peut atteindre la période $(m_1^k - 1)(m_2^k - 1)/2$.

Permet d'implanter efficacement un MRG ayant un grand m et plusieurs grands coefficients non nuls.

Tableaux de paramètres: L'Ecuyer (1999); L'Ecuyer et Touzin (2000).

MRG32k3a

$$J=2,\ k=3,$$
 $m_1=2^{32}-209,\ a_{11}=0,\ a_{12}=1403580,\ a_{13}=-810728,$ $m_2=2^{32}-22853,\ a_{21}=527612,\ a_{22}=0,\ a_{23}=-1370589.$

MRG32k3a

$$J=2,\ k=3,$$
 $m_1=2^{32}-209,\ a_{11}=0,\ a_{12}=1403580,\ a_{13}=-810728,$ $m_2=2^{32}-22853,\ a_{21}=527612,\ a_{22}=0,\ a_{23}=-1370589.$

Combination: $z_n = (x_{1,n} - x_{2,n}) \mod m_1$.

MRG32k3a

$$J=2, k=3,$$
 $m_1=2^{32}-209, a_{11}=0, a_{12}=1403580, a_{13}=-810728,$ $m_2=2^{32}-22853, a_{21}=527612, a_{22}=0, a_{23}=-1370589.$

Combination: $z_n = (x_{1,n} - x_{2,n}) \mod m_1$.

MRG correspondant: k=3, $m=m_1m_2=18446645023178547541$, $a_1=18169668471252892557$, $a_2=3186860506199273833$, $a_3=8738613264398222622$.

MRG32k3a

$$J=2, k=3,$$
 $m_1=2^{32}-209, a_{11}=0, a_{12}=1403580, a_{13}=-810728,$ $m_2=2^{32}-22853, a_{21}=527612, a_{22}=0, a_{23}=-1370589.$

Combination: $z_n = (x_{1,n} - x_{2,n}) \mod m_1$.

MRG correspondant: k=3, $m=m_1m_2=18446645023178547541$, $a_1=18169668471252892557$, $a_2=3186860506199273833$, $a_3=8738613264398222622$.

Période $\rho = (m_1^3 - 1)(m_2^3 - 1)/2 \approx 2^{191}$.

```
#define norm 2.328306549295728e-10 /* 1/(m1+1) */
#define m1 4294967087.0
#define m2 4294944443.0
#define a12
              1403580.0
#define a13n 810728.0
#define a21 527612.0
#define a23n 1370589.0
double s10, s11, s12, s20, s21, s22;
double MRG32k3a ()
  long k;
  double p1, p2;
  /* Component 1 */
  p1 = a12 * s11 - a13n * s10;
  k = p1 / m1; p1 -= k * m1; if (p1 < 0.0) p1 += m1;
  s10 = s11; s11 = s12; s12 = p1;
  /* Component 2 */
  p2 = a21 * s22 - a23n * s20;
  \bar{k} = p2 / m2; p2 -= k * m2; if (p2 < 0.0) p2 += m2;
   s20 = s21; s21 = s22; s22 = p2;
  /* Combination */
  if (p1 \le p2) return ((p1 - p2 + m1) * norm);
   else return ((p1 - p2) * norm);
```

GVAs basés sur des récurrences linéaires dans \mathbb{F}_2

Récurrence linéaire matricielle sur $\mathbb{F}_2 \pmod{2}$:

$$\mathbf{x}_{n} = \mathbf{A}\mathbf{x}_{n-1}$$
 (vecteur d'état, k bits),
 $\mathbf{y}_{n} = \mathbf{B}\mathbf{x}_{n}$ (vecteur de sortie, w bits),
 $\mathbf{u}_{n} = \sum_{j=1}^{w} y_{n,j-1} 2^{-j} = .y_{n,0} y_{n,1} y_{n,2} \cdots$ (sortie).

GVAs basés sur des récurrences linéaires dans \mathbb{F}_2

Récurrence linéaire matricielle sur $\mathbb{F}_2 \pmod{2}$:

$$\mathbf{x}_{n} = \mathbf{A}\mathbf{x}_{n-1}$$
 (vecteur d'état, k bits),
 $\mathbf{y}_{n} = \mathbf{B}\mathbf{x}_{n}$ (vecteur de sortie, w bits),
 $\mathbf{u}_{n} = \sum_{j=1}^{w} y_{n,j-1} 2^{-j} = .y_{n,0} y_{n,1} y_{n,2} \cdots$ (sortie).

Chaque coordonnée de \mathbf{x}_n et de \mathbf{y}_n suit la récurrence linéaire

$$x_{n,j} = (\alpha_1 x_{n-1,j} + \dots + \alpha_k x_{n-k,j}),$$

de polynôme caractéristique

$$P(z) = z^k - \alpha_1 z^{k-1} - \dots - \alpha_{k-1} z - \alpha_k = \det(\mathbf{A} - z\mathbf{I}).$$

La période maximale $\rho=2^k-1$ est atteinte ssi P(z) est primitif sur \mathbb{F}_2 .

Avec un choix astucieux de A, le calcul de transition se fait avec des décalages, xor, and, masques, etc., sur des blocs de bits. Très rapide.

Cas particuliers: Tausworthe, "linear feedback shift register" (LFSR), GFSR, twisted GFSR, Mersenne twister, WELL, xorshift, polynomial LCG, etc.

Avec un choix astucieux de A, le calcul de transition se fait avec des décalages, xor, and, masques, etc., sur des blocs de bits. Très rapide.

Cas particuliers: Tausworthe, "linear feedback shift register" (LFSR), GFSR, twisted GFSR, Mersenne twister, WELL, xorshift, polynomial LCG, etc.

Pour sauter en avant:

$$\mathbf{x}_{n+\nu} = (\mathbf{A}^{\nu} \mod 2) \mathbf{x}_n \mod 2.$$
 précalculé

Haramoto, L'Ecuyer, Matsumoto, Nishimura, Panneton (2006) proposent une méthode plus efficace pour les grandes valeurs de k.

Pour $j=1,\ldots,s$, partitionnons l'axe j de $[0,1)^s$ en 2^{q_j} intervalles égaux. Cela donne 2^{k-q} boîtes rectangulaires, où $q=k-q_1-\cdots-q_s$.

Pour $j=1,\ldots,s$, partitionnons l'axe j de $[0,1)^s$ en 2^{q_j} intervalles égaux. Cela donne 2^{k-q} boîtes rectangulaires, où $q=k-q_1-\cdots-q_s$.

Si chaque boîte contient exactement 2^q points de Ψ_s , on dit que Ψ_s est \mathbf{q} -équidistribué pour $\mathbf{q}=(q_1,\ldots,q_s)$.

Pour $j=1,\ldots,s$, partitionnons l'axe j de $[0,1)^s$ en 2^{q_j} intervalles égaux. Cela donne 2^{k-q} boîtes rectangulaires, où $q=k-q_1-\cdots-q_s$.

Si chaque boîte contient exactement 2^q points de Ψ_s , on dit que Ψ_s est \mathbf{q} -équidistribué pour $\mathbf{q}=(q_1,\ldots,q_s)$.

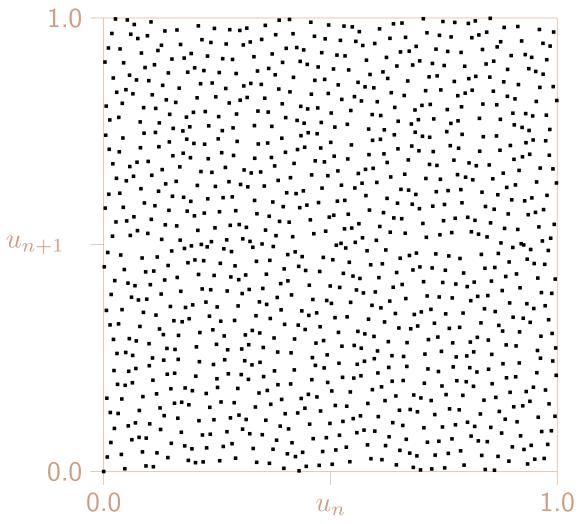
Veut dire que chaque vecteur en s-dim., avec q_j bits de précision pour chaque coordonnée j, apparaît le même nombre de fois, car la boîte dans laquelle tombe (u_0, \ldots, u_{s-1}) est déterminée par les q_1 premiers bits de u_0 (ou de \mathbf{y}_0), les q_2 premiers bits de u_1 (ou de \mathbf{y}_1), . . . , et les q_s premiers bits de u_{s-1} (ou de \mathbf{y}_{s-1}).

Pour $j=1,\ldots,s$, partitionnons l'axe j de $[0,1)^s$ en 2^{q_j} intervalles égaux. Cela donne 2^{k-q} boîtes rectangulaires, où $q=k-q_1-\cdots-q_s$.

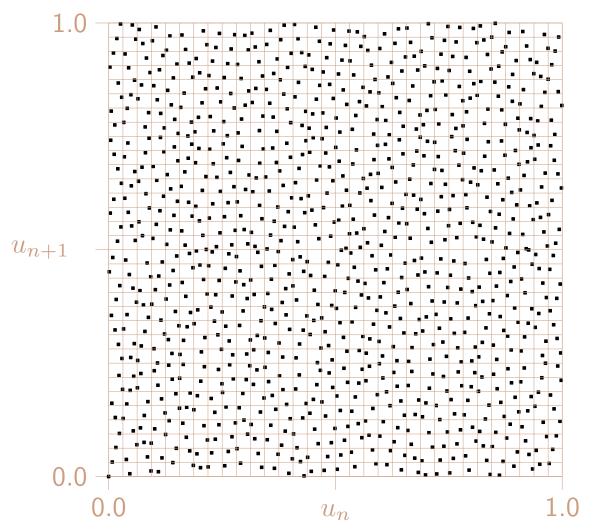
Si chaque boîte contient exactement 2^q points de Ψ_s , on dit que Ψ_s est \mathbf{q} -équidistribué pour $\mathbf{q}=(q_1,\ldots,q_s)$.

Veut dire que chaque vecteur en s-dim., avec q_j bits de précision pour chaque coordonnée j, apparaît le même nombre de fois, car la boîte dans laquelle tombe (u_0, \ldots, u_{s-1}) est déterminée par les q_1 premiers bits de u_0 (ou de \mathbf{y}_0), les q_2 premiers bits de u_1 (ou de \mathbf{y}_1), . . . , et les q_s premiers bits de u_{s-1} (ou de \mathbf{y}_{s-1}).

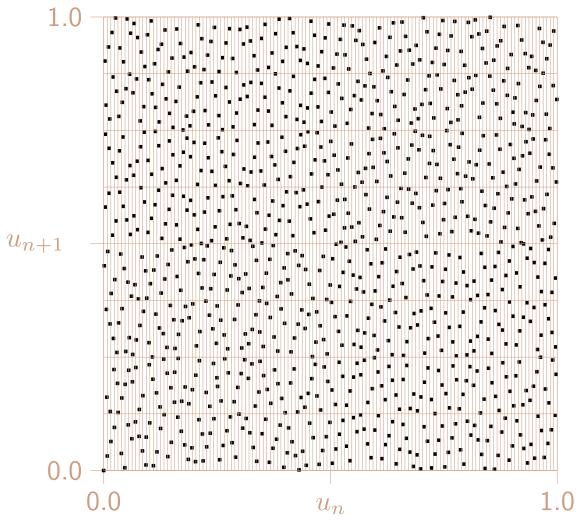
Si Ψ_s est $(\ell, \ell, \dots, \ell)$ -équidistribué, on dit qu'il est s-distribué avec ℓ bits de précision.



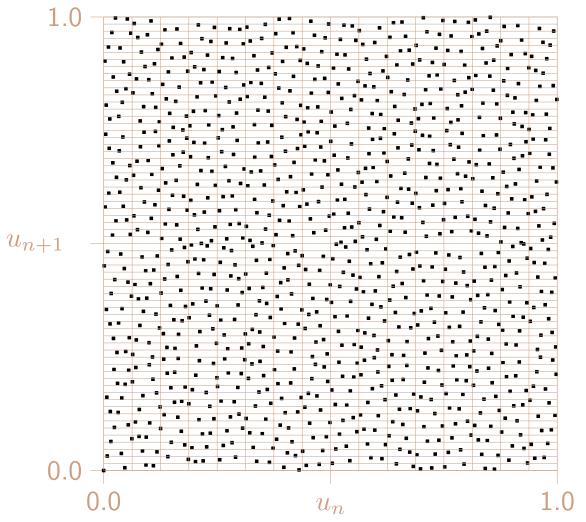
Exemple jouet: LFSR (Tausworthe combiné) avec $n=1024=2^{10}$.



Exemple jouet: LFSR (Tausworthe combiné) avec $n=1024=2^{10}$. Vrai aussi en 3, 4, 5, ... 10 dimensions.



Exemple jouet: LFSR (Tausworthe combiné) avec $n=1024=2^{10}$. 128×8



Exemple jouet: LFSR (Tausworthe combiné) avec $n=1024=2^{10}$. 16×64

Calcul:

On peut exprimer les k-q bits pertinents comme $\mathbf{M_qx_0}$ pour une matrice $\mathbf{M_q}$. En effet, $\mathbf{y}_n = \mathbf{B}\mathbf{A}^n\mathbf{x}_0$, de sorte que $\mathbf{M_q}$ contiendra les q_1 premières lignes de $\mathbf{B}\mathbf{A}^0 = \mathbf{B}$, suivies des q_2 premières lignes de $\mathbf{B}\mathbf{A}^1$, . . . , et finalement les q_s premières lignes de $\mathbf{B}\mathbf{A}^{s-1}$.

 Ψ_s est q-équidistribué ssi la transformation linéaire est surjective (la dimension du noyau de la transformation est q), ssi $\mathbf{M_q}$ est de plein rang k-q.

Écart de résolution pour un ensemble d'indices $I = \{i_1, i_2, \dots, i_s\}$: $\delta_I = \min(|k/s|, w) - \max\{\ell : \Psi_I \text{ est } (\ell, \dots, \ell)\text{-équidist.}\}.$

Mesures d'uniformité potentielles:

$$\Delta_{\mathcal{J}} = \max_{I \in \mathcal{J}} \delta_I$$
 ou $V_{\mathcal{J}} = \sum_{I \in \mathcal{J}} \delta_I$

où \mathcal{J} est une classe donnée d'ensembles I.

Écart de résolution pour un ensemble d'indices $I = \{i_1, i_2, \dots, i_s\}$: $\delta_I = \min(\lfloor k/s \rfloor, w) - \max\{\ell : \Psi_I \text{ est } (\ell, \dots, \ell)\text{-équidist.}\}.$

Mesures d'uniformité potentielles:

$$\Delta_{\mathcal{J}} = \max_{I \in \mathcal{J}} \, \delta_I \quad \text{ou} \quad V_{\mathcal{J}} = \sum_{I \in \mathcal{J}} \, \delta_I$$

où $\mathcal J$ est une classe donnée d'ensembles I. Le choix de $\mathcal J$ est arbitraire. Question de compromis.

Écart de résolution pour un ensemble d'indices $I = \{i_1, i_2, \dots, i_s\}$: $\delta_I = \min(\lfloor k/s \rfloor, w) - \max\{\ell : \Psi_I \text{ est } (\ell, \dots, \ell)\text{-équidist.}\}.$

Mesures d'uniformité potentielles:

$$\Delta_{\mathcal{J}} = \max_{I \in \mathcal{J}} \ \delta_I \quad \mathsf{ou} \quad V_{\mathcal{J}} = \sum_{I \in \mathcal{J}} \ \delta_I$$

où $\mathcal J$ est une classe donnée d'ensembles I. Le choix de $\mathcal J$ est arbitraire. Question de compromis.

Dans ce qui vient, on prendra w=32 et

$$V = \sum_{\ell=1}^w \left(\lfloor k/\ell
floor - \max\{s: \Psi_s \text{ est } (s,\ell) \text{-équidist.} \}
ight).$$

Écart de résolution pour un ensemble d'indices $I = \{i_1, i_2, \dots, i_s\}$: $\delta_I = \min(\lfloor k/s \rfloor, w) - \max\{\ell : \Psi_I \text{ est } (\ell, \dots, \ell)\text{-équidist.}\}.$

Mesures d'uniformité potentielles:

$$\Delta_{\mathcal{J}} = \max_{I \in \mathcal{J}} \ \delta_I \quad \mathsf{ou} \quad V_{\mathcal{J}} = \sum_{I \in \mathcal{J}} \ \delta_I$$

où $\mathcal J$ est une classe donnée d'ensembles I. Le choix de $\mathcal J$ est arbitraire. Question de compromis.

Dans ce qui vient, on prendra w=32 et

$$V = \sum_{\ell=1}^w \left(\lfloor k/\ell \rfloor - \max\{s: \Psi_s \text{ est } (s,\ell) \text{-équidist.} \} \right).$$

On veut aussi que le nombre N_1 de coefficients non nuls α_j 's soit proche de k/2.

Générateur de Tausworthe (ou LFSR)

(Tausworthe 1965):

$$x_n = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \mod 2,$$

$$u_n = \sum_{j=1}^{\infty} x_{n\nu+j-1} 2^{-j} = .x_{n\nu} x_{n\nu+1} x_{n\nu+2} \cdots$$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \\ a_k & a_{k-1} & \dots & a_1 \end{pmatrix}^{\nu} \text{ et } B = I.$$

Période max. $\rho=2^k-1$ ssi $Q(z)=z^k-a_1z^{k-1}-\cdots-a_{k-1}z-a_k$ est primitif et $\operatorname{pgcd}(\nu,2^k-1)=1$.

Générateur de Tausworthe (ou LFSR)

(Tausworthe 1965):

$$x_n = (a_1 x_{n-1} + \dots + a_k x_{n-k}) \mod 2,$$

$$u_n = \sum_{j=1}^{\infty} x_{n\nu+j-1} 2^{-j} = .x_{n\nu} x_{n\nu+1} x_{n\nu+2} \cdots$$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \\ a_k & a_{k-1} & \dots & a_1 \end{pmatrix} \quad \text{et } B = I.$$

Période max. $\rho=2^k-1$ ssi $Q(z)=z^k-a_1z^{k-1}-\cdots-a_{k-1}z-a_k$ est primitif et $\operatorname{pgcd}(\nu,2^k-1)=1$.

Trinôme: $Q(z) = z^k - a_r z^{k-r} - a_k$.

Implantation très rapide par des shifts, xors, masques, etc., si $\nu \leq r$ et 2r > k.

Exemple: w=32 bits, k=31, k-r=6, et $\nu=18$.

La récurrence peut se calculer via:

$$\mathbf{y} = (\mathbf{x}_{n-1} \ll 6) \oplus \mathbf{x}_{n-1},$$
 $\mathbf{x}_n = ((\mathbf{x}_{n-1} \text{ with last bit at } 0) \ll 18) \oplus (\mathbf{y} \gg 13).$

We illustrate this algorithm for a given initial state \mathbf{x}_{n-1} . The bits in orange are discarded. The state \mathbf{x}_n after the transition is shown in red. It is the juxtaposition of the two blocks of bits in blue.

${\bf x}_{n-1} =$	00010100101001101100110110100101	
100101	00101001101100110110100101	
y =	00111101000101011010010011100101	
$y \gg 13 =$	0011110100010101101	0010011100101
\mathbf{x}_{n-1}	00010100101001101100110110100100	
000101001010011011	0011011010010 <mark>0</mark>	
$\mathbf{x}_n =$	00110110100100011110100010101101	

Voir les notes pour l'algorithme général et les détails techniques.

Generalized feedback shift register (GFSR) (Lewis et Payne 1973):

$$\mathbf{v}_{n} = (a_{1}\mathbf{v}_{n-1} + \dots + a_{r}\mathbf{v}_{n-r}) \mod 2 = (v_{n,0}, \dots, v_{n,w-1})^{\mathsf{t}},$$

$$\mathbf{y}_{n} = \mathbf{v}_{n},$$

$$I_{w} \qquad I_{w}$$

$$I_{w} \qquad I_{w}$$

$$\vdots$$

$$I_{w} \qquad \vdots$$

$$I_{w} \qquad \vdots$$

si P(z) est un trinôme (habituel).

Ici, $P(z)=z^r-a_1z^{r-1}-\cdots-a_{r-1}z-a_r$ et période max. $=2^r-1$ même si l'état a rw bits.

Twisted GFSR (Matsumoto et Kurita 1992, 1994):

La période max. est $2^{rw}-1$, atteinte ssi $Q(z^r+z^m)$ est primitif de degré rw, où Q est le polynôme caractéristique de A.

Twisted GFSR (Matsumoto et Kurita 1992, 1994):

$$\mathbf{v}_{n} = (\mathbf{v}_{n+m-r} + A_{0}\mathbf{v}_{n-r}) \bmod 2$$

$$\mathbf{y}_{n} = \mathbf{v}_{n} \text{ ou } \mathbf{y}_{n} = T\mathbf{v}_{n},$$

$$I_{w} \qquad A_{0}$$

$$I_{w} \qquad I_{w} \qquad I_{w} \qquad I_{w}$$

La période max. est $2^{rw}-1$, atteinte ssi $Q(z^r+z^m)$ est primitif de degré rw, où Q est le polynôme caractéristique de \mathbf{A} .

La vedette: TT800, période de $2^{800} - 1$.

Mersenne Twister (Matsumoto et Nishimura 1998):

$$\mathbf{v}_{n} = (\mathbf{v}_{n+m-r} + A(\mathbf{v}_{n-r}^{(w-p)}|\mathbf{v}_{n-r+1}^{(p)}) \mod 2$$

$$\mathbf{y}_{n} = T\mathbf{v}_{n},$$

$$I_{w} \qquad A \operatorname{rot}_{p}(I)$$

$$I_{w} \qquad I_{w} \qquad I_{w} \qquad I_{w} \qquad I_{w}$$

La période max. est $2^{rw-p} - 1$.

Mersenne Twister (Matsumoto et Nishimura 1998):

$$\mathbf{v}_{n} = (\mathbf{v}_{n+m-r} + A(\mathbf{v}_{n-r}^{(w-p)}|\mathbf{v}_{n-r+1}^{(p)}) \mod 2$$

$$\mathbf{y}_{n} = T\mathbf{v}_{n},$$

$$I_{w} \qquad A \operatorname{rot}_{p}(I)$$

$$I_{w} \qquad I_{w} \qquad I_{w} \qquad I_{w} \qquad I_{w}$$

La période max. est $2^{rw-p} - 1$.

La vedette: MT19937, période de $2^{19937} - 1$.

J générateurs \mathbb{F}_2 -linéaires de paramètres $(k_j, w, \mathbf{A}_j, \mathbf{B}_j)$ et états $\mathbf{x}_{j,i}$. Output:

$$\mathbf{y}_n = \mathbf{B}_1 \mathbf{x}_{1,n} \oplus \cdots \oplus \mathbf{B}_J \mathbf{x}_{J,n},$$

$$u_n = \sum_{\ell=1}^w y_{n,\ell-1} 2^{-\ell},$$

J générateurs \mathbb{F}_2 -linéaires de paramètres $(k_j, w, \mathbf{A}_j, \mathbf{B}_j)$ et états $\mathbf{x}_{j,i}$. Output:

$$\mathbf{y}_n = \mathbf{B}_1 \mathbf{x}_{1,n} \oplus \cdots \oplus \mathbf{B}_J \mathbf{x}_{J,n},$$

$$u_n = \sum_{\ell=1}^w y_{n,\ell-1} 2^{-\ell},$$

Cette combinaison est équivalente à un générateur \mathbb{F}_2 -linéaire ayant $k = k_1 + \cdots + k_J$, $\mathbf{A} = \mathsf{diag}(\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_J)$, et $\mathbf{B} = (\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_J)$.

J générateurs \mathbb{F}_2 -linéaires de paramètres $(k_j, w, \mathbf{A}_j, \mathbf{B}_j)$ et états $\mathbf{x}_{j,i}$. Output:

$$\mathbf{y}_n = \mathbf{B}_1 \mathbf{x}_{1,n} \oplus \cdots \oplus \mathbf{B}_J \mathbf{x}_{J,n},$$

$$u_n = \sum_{\ell=1}^w y_{n,\ell-1} 2^{-\ell},$$

Cette combinaison est équivalente à un générateur \mathbb{F}_2 -linéaire ayant $k = k_1 + \cdots + k_J$, $\mathbf{A} = \text{diag}(\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_J)$, et $\mathbf{B} = (\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_J)$.

Si on combine des LFSRs ayant des polynômes caractéristiques $P_j(z)$, le générateur combiné a comme polynôme caractéristique $P(z) = P_1(z) \cdots P_J(z)$ et sa période peut atteindre le produit des périodes.

J générateurs \mathbb{F}_2 -linéaires de paramètres $(k_j, w, \mathbf{A}_j, \mathbf{B}_j)$ et états $\mathbf{x}_{j,i}$. Output:

$$\mathbf{y}_n = \mathbf{B}_1 \mathbf{x}_{1,n} \oplus \cdots \oplus \mathbf{B}_J \mathbf{x}_{J,n},$$

$$u_n = \sum_{\ell=1}^w y_{n,\ell-1} 2^{-\ell},$$

Cette combinaison est équivalente à un générateur \mathbb{F}_2 -linéaire ayant $k = k_1 + \cdots + k_J$, $\mathbf{A} = \text{diag}(\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_J)$, et $\mathbf{B} = (\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_J)$.

Si on combine des LFSRs ayant des polynômes caractéristiques $P_j(z)$, le générateur combiné a comme polynôme caractéristique $P(z) = P_1(z) \cdots P_J(z)$ et sa période peut atteindre le produit des périodes.

En combinant des LFSR, TGFSR, ou Mersenne twister entre eux, on obtient des générateurs ayant de bien meilleures équidistributions.

Exemple: LFSR113.

Hypothèse nulle \mathcal{H}_0 : " $\{u_0, u_1, u_2, \ldots\}$ sont les réalisations de v.a. indép. U(0,1)". On sait à l'avance que \mathcal{H}_0 est fausse, mais peut-on le détecter?

Hypothèse nulle \mathcal{H}_0 : " $\{u_0, u_1, u_2, \ldots\}$ sont les réalisations de v.a. indép. U(0,1)". On sait à l'avance que \mathcal{H}_0 est fausse, mais peut-on le détecter?

Test:

- On définit une v.a. T, fonction des u_i , dont la loi sous \mathcal{H}_0 est connue (approx.).
- On rejette \mathcal{H}_0 si T prend une valeur trop extrême par rapport à cette loi. Si la valeur est "suspecte", on peut répéter le test plusiques fois.

Quels sont les meilleurs tests? Pas de réponse à cela. Différents tests permettent de détecter différents types de défauts.

Hypothèse nulle \mathcal{H}_0 : " $\{u_0, u_1, u_2, \ldots\}$ sont les réalisations de v.a. indép. U(0,1)". On sait à l'avance que \mathcal{H}_0 est fausse, mais peut-on le détecter?

Test:

- On définit une v.a. T, fonction des u_i , dont la loi sous \mathcal{H}_0 est connue (approx.).
- On rejette \mathcal{H}_0 si T prend une valeur trop extrême par rapport à cette loi. Si la valeur est "suspecte", on peut répéter le test plusiques fois.

Quels sont les meilleurs tests? Pas de réponse à cela.

Différents tests permettent de détecter différents types de défauts.

Idéal: le comportement de T ressemble à celui des v.a. qui nous intéressent dans nos simulations. Mais pas pratique...

Rêve: Construire un GPA qui passe tous les tests? Formellement impossible.

Hypothèse nulle \mathcal{H}_0 : " $\{u_0, u_1, u_2, \ldots\}$ sont les réalisations de v.a. indép. U(0,1)". On sait à l'avance que \mathcal{H}_0 est fausse, mais peut-on le détecter?

Test:

- On définit une v.a. T, fonction des u_i , dont la loi sous \mathcal{H}_0 est connue (approx.).
- On rejette \mathcal{H}_0 si T prend une valeur trop extrême par rapport à cette loi. Si la valeur est "suspecte", on peut répéter le test plusiques fois.

Quels sont les meilleurs tests? Pas de réponse à cela.

Différents tests permettent de détecter différents types de défauts.

Idéal: le comportement de T ressemble à celui des v.a. qui nous intéressent dans nos simulations. Mais pas pratique...

Rêve: Construire un GPA qui passe tous les tests? Formellement impossible.

Compromis (heuristique): Se satisfaire d'un GPA qui passe les tests raisonnables.

Les tests échoués sont très difficiles à trouver et exécuter.

Formalisation: cadre de complexité algorithmique, populaire en cryptologie.

Exemple: Un test de collisions

On partitionne la boîte $[0,1)^s$ en $k=d^s$ boîtes cubiques de même taille. On génère n points $(u_{si},\ldots,u_{si+s-1})$ dans $[0,1)^s$, $i=0,\ldots,n-1$. Soit X_j le nombre de points dans la boîte j.

Nombre de collisions:

$$C = \sum_{j=0}^{k-1} \max(0, X_j - 1).$$

Sous \mathcal{H}_0 , $C \approx$ Poisson de moyenne $\lambda = n^2/(2k)$, si k est grand et λ petit. Si on observe c collisions, on calcule les p-valeurs:

$$p^+(c) = P[X \ge c \mid X \sim \mathsf{Poisson}(\lambda)],$$

 $p^-(c) = P[X \le c \mid X \sim \mathsf{Poisson}(\lambda)],$

On rejette \mathcal{H}_0 si $p^+(c)$ est régulièrement très proche de 0 (trop de collisions) ou $p^-(c)$ est régulièrement très proche de 1 (pas assez de collisions).

Exemple: espacement des anniversaires

On partitionne encore $[0,1)^s$ en $k=d^s$ cubes et on génère n points. Soient $I_1 \leq I_2 \leq \cdots \leq I_n$ les numéros des boîtes où tombent les points.

On calcule les espacements $S_j = I_{j+1} - I_j$, $1 \le j \le n-1$.

Soient $S_{(1)}, \ldots, S_{(n-1)}$ les espacements triés.

Nombre de collisions entre les espacements:

$$Y = \sum_{j=1}^{n-1} I[S_{(j+1)} = S_{(j)}].$$

Si k est grand, sous \mathcal{H}_0 , Y est approx. Poisson de moyenne $\lambda = n^3/(4k)$. Si Y prend la valeur y, la p-valeur à droite est

$$p^+(y) = P[X \ge y \mid X \sim \mathsf{Poisson}(\lambda)].$$

Autres exemples

Paires de points les plus proches $[0,1)^s$.

Trier des jeux de cartes (poker, etc.).

Rang d'une matrice binaire aléatoire.

Complexité linéaire d'une suite binaire.

Mesures d'entropie.

Mesures de complexité basées sur la facilité de compression de la suite.

Etc.

Le Logiciel TestU01

[L'Ecuyer et Simard, ACM Trans. on Math. Software, 2007].

- Implantation d'une grande variété de tests statistiques pour des générateurs quelconques (logiciels ou matériels). Écrit en C. Disponible sur ma page web.
- Contient aussi des batteries de tests prédéfinies:

SmallCrush: vérification rapide, 15 secondes;

Crush: 96 tests statistiques, 1 heure;

BigCrush: 144 tests statistiques, 6 heures;

Rabbit: pour les suites de bits.

Plusieurs générateurs couramment utilisés échouent ces batteries.

Quelques résultats. $\rho=$ période du GPA; t-32 et t-64 donnent le temps de CPU pour générer 10^8 nombres réels.

Nombre de tests échoués (p-valeur $< 10^{-10}$ ou $> 1 - 10^{-10}$) dans chaque batterie.

Résultats de batteries de tests appliqués à des GPA bien connus

Générateur	$\log_2 ho$	t-32	t-64	SmallCrush	Crush		BigCrush	
LCG in Microsoft VisualBasic	24	3.9	0.66	14	-			
$LCG(2^{31}, 65539, 0)$	29	3.3	0.65	14	125	(6)		
LCG(2 ³² , 69069, 1)	32	3.2	0.67	11 (2)	106	(2)		
LCG(2 ³² , 1099087573, 0)	30	3.2	0.66	13	110	(4)		
$LCG(2^{46}, 5^{13}, 0)$	44	4.2	0.75	5	38	(2)		
LCG(2 ⁴⁸ , 25214903917, 11), Unix	48	4.1	0.65	4	21	(1)		
Java.util.Random	47	6.3	0.76	1	9	(3)	21	(1)
$LCG(2^{48},5^{19},0)$	46	4.1	0.65	4	21	(2)		
LCG(2 ⁴⁸ , 33952834046453, 0)	46	4.1	0.66	5	24	(5)		
LCG(2 ⁴⁸ , 44485709377909, 0)	46	4.1	0.65	5	24	(5)		
$LCG(2^{59}, 13^{13}, 0)$	57	4.2	0.76	1	10	(1)	17	(5)
$LCG(2^{63},5^{19},1)$	63	4.2	0.75		5		8	
LCG(2 ³¹ –1, 16807, 0), Wide use	31	3.8	3.6	3	42	(9)		
$LCG(2^{31}-1, 2^{15}-2^{10}, 0)$	31	3.8	1.7	8	59	(7)		
LCG(2 ³¹ –1, 397204094, 0), (SAS)	31	19.0	4.0	2	38	(4)		
LCG(2 ³¹ -1, 742938285, 0)	31	19.0	4.0	2	42	(5)	<u> </u>	
LCG(2 ³¹ -1, 950706376, 0)	31	20.0	4.0	2	42	(4)		
$LCG(10^{12}-11,, 0)$, in Maple	39.9	87.0	25.0	1	22	(2)	34	(1)
$LCG(2^{61}-1, 2^{30}-2^{19}, 0)$	61	71.0	4.2		1	(4)	3	(1)

Générateur	$\log_2 ho$	t-32	t-64	SmallCrush	Crush		ush Crush		mallCrush Crush		Big	Crush
Wichmann-Hill, in Excel	42.7	10.0	11.2	1	12	(3)	22	(8)				
CombLec88	61	7.0	1.2		1							
Knuth(38)	56	7.9	7.4		1	(1)	2					
ran2, in Numerical Recipes	61	7.5	2.5									
CLCG4	121	12.0	5.0									
Knuth(39)	62	81.0	43.3			(1)	3	(2)				
MRGk5-93	155	6.5	2.0									
DengLin $(2^{31}-1, 2, 46338)$	62	6.7	15.3	(1)	11	(1)	19	(2)				
DengLin $(2^{31}-1, 4, 22093)$	124	6.7	14.6	(1)	2		4	(2)				
DX-47-3	1457		1.4									
DX-1597-2-7	49507		1.4									
Marsa-LFIB4	287	3.4	0.8									
CombMRG96	185	9.4	2.0									
MRG31k3p	185	7.3	2.0			(1)						
MRG32k3a SSJ + others	191	10.0	2.1									
MRG63k3a	377		4.3									
LFib(2^{31} , 55, 24, +)	85	3.8	1.1	2	9		14	(5)				
LFib $(2^{31}, 55, 24, -)$	85	3.9	1.5	2	11		19					
ran3, in Numerical Recipes		2.2	0.9	(1)	11	(1)	17	(2)				
LFib(2^{48} , 607, 273, +)	638	2.4	1.4		2		2					
Unix-random-32	37	4.7	1.6	5 (2)	101	(3)						
Unix-random-64	45	4.7	1.5	4 (1)	57	(6)						
Unix-random-128	61	4.7	1.5	2	13		19	(3)				
Unix-random-256	93	4.7	1.5	1 (1)	8		11	(1)				

Générateur	$\log_2 ho$	t-32	t-64	SmallCrush	Crush	BigCrush
Knuth-ran_array2	129	5.0	2.6		3	4
Knuth-ranf_array2	129	11.0	4.5			
SWB(2 ²⁴ , 10, 24)	567	9.4	3.4	2	30	46 (2)
SWB(2 ²⁴ , 10, 24)[24, 48]	566	18.0	7.0		6 (1)	16 (1)
SWB(2 ²⁴ , 10, 24)[24, 97]	565	32.0	12.0			
SWB(2 ²⁴ , 10, 24)[24, 389]	567	117.0	43.0			
SWB(2 ³² -5, 22, 43)	1376	3.9	1.5	(1)	8	17
SWB(2 ³¹ , 8, 48)	1480	4.4	1.5	(2)	8 (2)	11
Mathematica-SWB	1479			1 (2)	15 (3)	
SWB(2 ³² , 222, 237)	7578	3.7	0.9		2	5 (2)
GFSR(250, 103)	250	3.6	0.9	1	8	14 (4)
GFSR(521, 32)	521	3.2	0.8		7	8
GFSR(607, 273)	607	4.0	1.0		8	8
Ziff98	9689	3.2	0.8		6	6
T800	800	3.9	1.1	1	25 (4)	
TT800	800	4.0	1.1		12 (4)	14 (3)
MT19937, widely used	19937	4.3	1.6		2	2
WELL1024a	1024	4.0	1.1		4	4
WELL19937a	19937	4.3	1.3		2 (1)	2
LFSR113	113	4.0	1.0		6	6
LFSR258	258	6.0	1.2		6	6
Marsa-xor32 (13, 17, 5)	32	3.2	0.7	5	59 (10)	
Marsa-xor64 (13, 7, 17)	64	4.0	0.8	1	8 (1)	7

Générateur	$\log_2 ho$	t-32	t-64	Small	Crush	Cı	rush	Big(Crush
Matlab-rand	1492	27.0	8.4			5		8	(1)
Matlab-LCG-Xor (normal)	64	3.7	0.8			3		5	(1)
SuperDuper-73, in S-Plus	62	3.3	0.8	1	(1)	25	(3)	<u> </u>	
SuperDuper64	128	5.9	1.0						
R-MultiCarry	60	3.9	0.8	2	(1)	40	(4)	_	
KISS93	95	3.8	0.9			1		1	
KISS99	123	4.0	1.1						
Brent-xor4096s	131072	3.9	1.1						
ICG(2 ³¹ –1, 22211, 11926380)	31	74.0	69.0			5		10	(8)
EICG(2 ³¹ –1, 1288490188, 1)	31	55.0	64.0			6		14	(6)
SNWeyl	32	12.0	4.2	1		56	(12)		
Coveyou-32	30	3.5	0.7	12		89	(5)		
Coveyou-64	62		0.8			1		2	
LFib $(2^{64}, 17, 5, *)$	78	<u> </u>	1.1						
LFib $(2^{64}, 55, 24, *)$	116		1.0						
LFib(2 ⁶⁴ , 607, 273, *)	668	<u> </u>	0.9						
LFib(2 ⁶⁴ , 1279, 861, *)	1340		0.9						
ISAAC		3.7	1.3						
AES (OFB)		10.8	5.8						
AES (CTR)	130	10.3	5.4						(1)
AES (KTR)	130	10.2	5.2						
SHA-1 (OFB)		65.9	22.4						
SHA-1 (CTR)	442	30.9	10.0						

Conclusion

- Une foule d'applications informatiques reposent sur les GPAs.
 Un mauvais générateur peut fausser complètement les résultats d'une simulation, ou permettre de tricher dans les loteries ou déjouer les machines de jeux, ou mettre en danger la sécurité d'informations importantes.
- Ne jamais se fier aveuglément aux GPAs fournis dans les logiciels commerciaux ou autres, même les plus en vue, surtout s'ils utilisent des algorithmes secrets!
- Certains logiciels ont d'excellents GPAs; il faut toujours vérifier!