

# Generovanie náhodných čísel

Náhodné čísla sú dôležitá súčasť výpočtov v:

- modelovaní a simuláciách
- numerickej analýze
- rozhodovaní
- počítačovej grafike
- kryptografii
- dátovej komunikácií
- ...

Základné spôsoby získania postupnosti náhodných čísel:

- 1) Hardwarové generátory (snímanie hodnôt nejakého fyzikálneho dejia)
- 2) Tabuľky náhodných čísel (uložené napr. na CDROM)
- 3) Generovanie náhodných čísel určitým algoritmom z počiatočných hodnôt.

Súčasnosť → používa sa najmä spôsob 3 - generovanie náhodných čísel algoritmom

## Výhody

- rýchla SW implementácia s malými nárokmi na pamäť
- Oproti spôsobu 1 má výhodu opakovateľnosti
- oproti spôsobu 2 výhodu kompaktnosti

## Vlastnosti

- získaná postupnosť čísel je v podstate deterministická → , hovoríme o generovaní, resp. generátoroch **pseudonáhodných** čísel (GPČ)
- vlastnosti odpovedajúceho generátora je treba poznat', resp. starostlivo testovať, aby sme mohli posúdiť jeho vhodnosť resp. nevhodnosť pre danú oblasť použitia.
- Získané postupnosti náhodných čísel majú zvyčajne **rovnomerné resp. kvázirovnomerné (=diskrétne rovnomerné) rozdelenie**
- Je možné dosiahnuť iba **konečnú periódú** generovaných dát

# Generátory pseudonáhodných čísel (GPČ)

Najpoužívanejšie riešenie - metódy využívajúce **rekurenciu**, t.j. vzťah, kde výstupné hodnoty sú generované na základe vzťahu

$$x_n = f(x_{n-1}, \dots, x_{n-k}) \quad 0 \leq k \leq n$$

## História:

Prvá metóda tohto typu - **metóda stredných rádov** (autor J. von Neuman 1946).

Nasledovné číslo bolo tvorené strednými číslicami druhej mocniny čísla predchádzajúceho.

**Príklad:**

Generujte posupnosť pseudonáhodných čísiel pomocou metódy stredných rádov. Začnite z čísla 6100.

**Riešenie:**

$$6100^2 = 37210000; 2100^2 = 4410000; 4100^2 = 16810000; 8100^2 = 65610000$$

T.j. výsledkom je posupnosť (6100, 2100, 4100, 8100, 6100, ...).

Vidíme, že dĺžka cyklu je 5.

Pravidlá pri generovaní pseudonáhodných čísel:

- pracujeme vo všeobecnosti v **matematike modulo  $m$** , t.j. na množine čísel

$$Z_m = \{0, 1, 2, \dots, m - 1\}$$

- pojem rovnosť nahradza pojem **kongruencia**

Ak  $m$  je prirodzené číslo, potom hovoríme:

$a$  a  $b$  sú **kongruentné modulo  $m$**  ak majú po delení číslom  $m$  ten istý zvyšok.

Píšeme:

$$a \equiv b \pmod{m}$$

Postupnosť pseudonáhodných čísel  $u_n$  (pseudo)náhodnej premennej  $U$  s rovnomerným rozdelením zvyčajne generujeme v ***dvoch fázach***:

1) rekurentný vzťah:  $x_n = f(x_{n-1}, \dots, x_{n-k})$

2) výstupná hodnota:  $u_n = x_n / m, \quad u_n \in <0,1)$

Pre strednú hodnotu a rozptyl náhodnej premennej  $U$  s ***kvázirovnomeným*** rozdelením platí:

$$E(U) = \sum_{j=0}^{m-1} u_j p_j = \sum_{j=0}^{m-1} \frac{j}{m} \frac{1}{m} = \frac{1}{2} \left( 1 - \frac{1}{m} \right) \quad D(U) = E(U^2) - (E(U))^2 = \frac{1}{12} \left( 1 - \frac{1}{m^2} \right)$$

Základné vlastnosti, ktoré by mal dobrý generátor splňať:

- 1) **dlhá perióda** – v ideálnom prípade nekonečne dlhá, v súčasnosti napr. generátor Mersenne Twister dosahuje periódu  $2^{19937}-1$
- 2) **rovnomerné a s rastúcou dĺžkou sekvencie čoraz lepšie zaplnenie intervalu** (pokiaľ možno malo by platíť aj pre ľubovoľné subsekvencie)
- 3) **opakovateľnosť** schopnosť opakovane generovať tú istú sekvenciu pseudonáhodných čísel pomocou jednoducho špecifikovaných počiatočných podmienok
- 4) **čas generovania** – zanedbatelný oproti času operácií ktoré vytvorenú sekvenciu používajú
- 5) **požiadavky na pamäť a portabilita** – implementácia nenáročná na pamäť a vo vyššom programovacom jazyku
- 6) **dobré štatistické vlastnosti** – generátor musí úspešne zdolať súbor štatistických testov, teoretických (ak sú k dispozícii) aj empirických, ktoré je výhodné cielene voliť vzhľadom na oblasť použitia generátora.

# Základné typy GPČ.

## Lineárne kongruenčné generátory (LCG)

Generátory tohto typu zaviedol Lehmer v r.1949. Hodnoty sú generované pomocou rekurentného vzťahu:

$$x_n = (ax_{n-1} + c) \bmod m$$

Označujeme ho ako:  $\text{LCG}(m, a, c, x_0)$ .

Platí:

- Pri  $c = 0$ , hovoríme o **multiplikatívnom** LCG
- pri  $c \neq 0$  o **zmiešanom** LCG.

**Maximálna perióda LCG** je  $m$  a je dosiahnutá, keď:

- a)  $c$  a  $m$  sú nesúdeliteľné
- b)  $a-1$  je násobkom každého prvočiniteľa  $m$
- c)  $a-1$  je násobkom 4, ak  $m$  je násobkom 4

## Potencia

Jednoduchým kritériom na posudzovanie náhodnosti LCG - koncept tzv. *potencie*. Potencia je najmenšie číslo  $s$ , pre ktoré platí

$$(a - 1)^s \equiv 0 \pmod{m}$$

za dostatočne dobrú je považovaná hodnota  $s \geq 5$ .

## Všeobecne známe LCG a ich koeficienty

Názov, použitie LCG	$m$	$a$	$c$	$X_0$
RANDU – počítače IBM(1960)	$2^{31}$	65539	0	$X_0$
ANSI C – funkcia rand()	$2^{31}$	1103515245	12345	12345
Program DERIVE	$2^{32}$	3141592653	1	0
Jazyk SIMULA	$2^{35}$	$5^{15}$	0	1
ANSI C – funkcia drand48()	$2^{48}$	25214903917	11	0
Program MAPLE	$10^{12}-11$	427419669081	0	1
Program MATHEMATICA	$a^{48} - a^8 + 1$	$a = 2^{31}$	0	1

## Špeciálne prípady LCG a ich vlastnosti

Prípad	max. perióda	Dosiahnutie max. periódy	Poznámka
$M=2^M, c > 0$	$2^M$	$a \bmod 4 = 1$ $c$ je nepárne	najnižšie bity nemajú náhodný charakter
$M=2^M, c = 0$	$2^{M-2}$	$a \bmod 8 = 3$ alebo $5$ $x_0$ je nepárne	najnižšie bity nemajú náhodný charakter
$M$ - prvočíslo	$m-1$	$x_0 \neq 0$ alebo $c \neq 0$ $a$ je primitívny element <sup>*)</sup> $Z_m$	najnižšie bity môžu mať náhodný charakter

**primitívny element** - prvok, ktorý je schopný svojimi mocninami generovať  $Z_m$ , t.j.  
 $Z_m = \{a^0, a^1, a^2, \dots, a^{m-1}\}.$

Ako zistiť či číslo  $p$  je primitívny element?

Ak  $m$  je prvočíslo a  $c_i$  prvočinitele  $m-1$ , potom  $p$  je primitívny element  $Z_m$ , ak pre žiadny  $c_i$  neplatí  $p^{(m-1)/c_i} \equiv 1$

## Spektrálne charakteristiky LCG

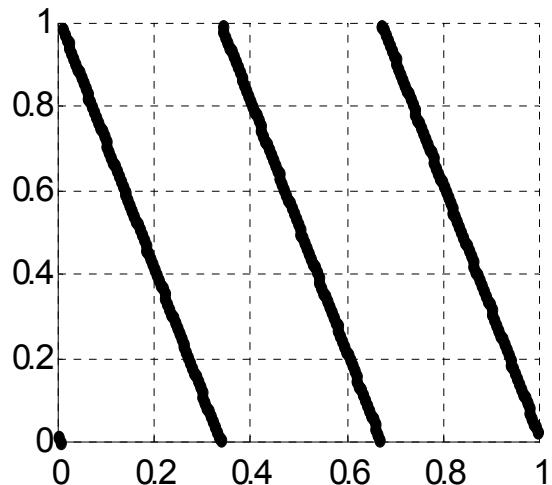
Označme  $u_n$  výstupy z LCG a vytvorime  $N$ -tice:

$$S_n^N = (u_n, u_{n+1}, \dots, u_{n+N-1})$$

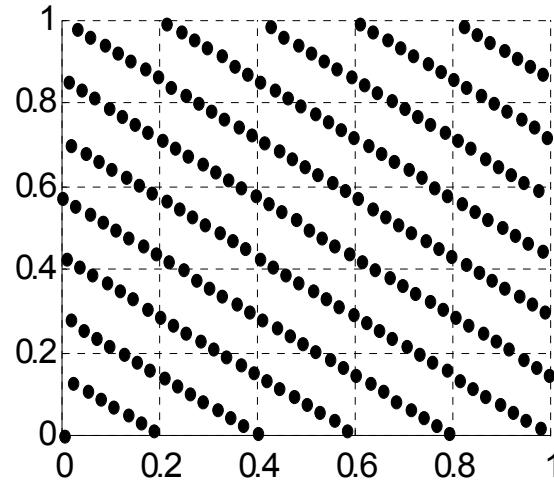
Použijeme ich ako súradnice bodov v  $N$ -rozmernom priestore.

Výsledok:

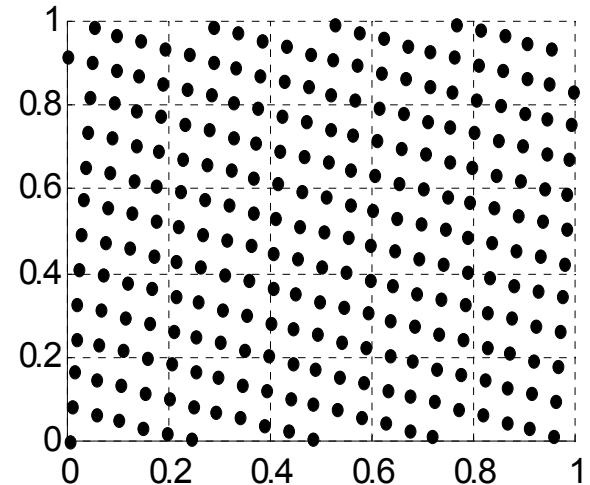
- *mriežková štruktúra* pri vypĺňaní  $N$ -rozmerného intervalu
- t.j. body  $S_n^N$  ležia na množine *ekvidistančných paralelných hyperrovín*.
- aj napriek tomu sú LCG generátory vo všeobecnosti najviac používané.



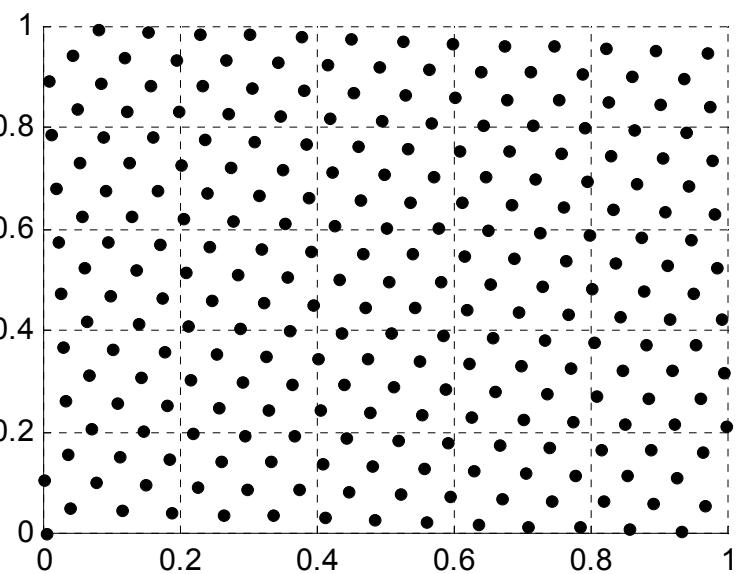
a) LCG(256,85,1,0)



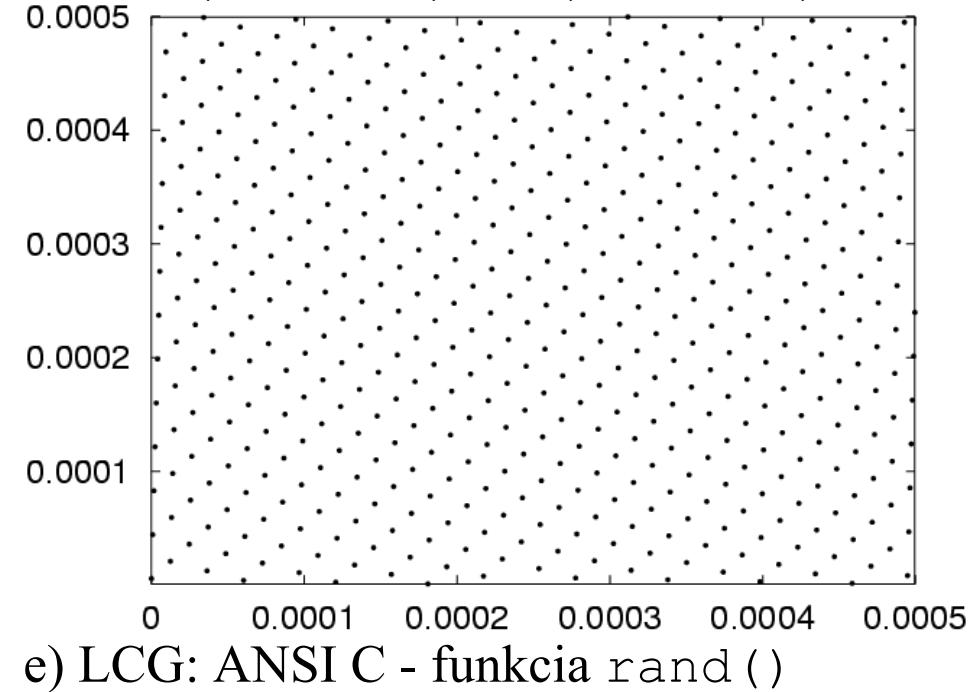
b) LCG(256,101,1,0)



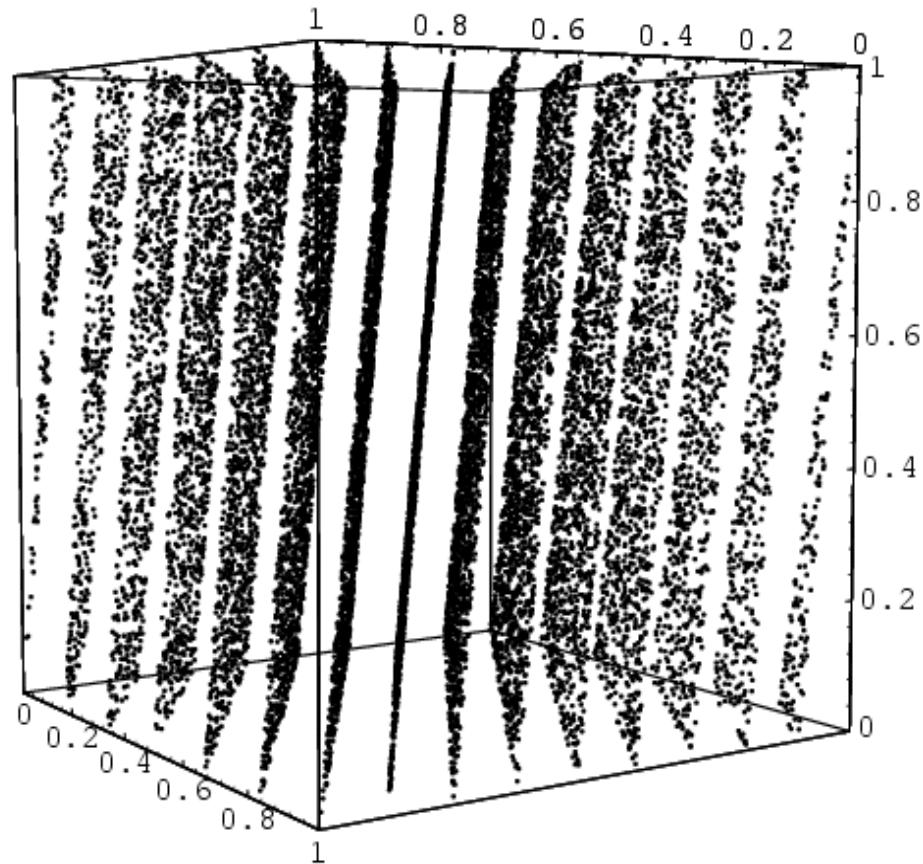
c) LCG(256,61,1,0)



d) LCG(256,237,1,0)



e) LCG: ANSI C - funkcia rand()



Zlé vyplnenie priestoru pomocou 15 rovín pri LCG generátore RANDU

## Fibonacciho generátory (LFG)

Rekurentný vzťah má tvar:

$$x_n = (x_{n-l} + x_{n-k}) \bmod m ; \quad l > k > 0$$

- Väčšinou sa volí  $m=2^M \rightarrow$  max. perióda môže dosiahnuť  $(2^l - 1) \times 2^{M-1}$
- Vhodná voľba je napr.  $l=55, k=24, M=31$
- Namiesto operácie  $+$  sa používajú aj operácie
  - " $\times$ " lepšie vlastnosti avšak štvrtinová max. perióda
  - XOR horšie vlastnosti, jednoduchý výpočet
- Na výpočet potrebujeme posledných  $l$  hodnôt  $x_n$ .
- Z  $l$  počiatočných hodnôt  $x_0, \dots, x_{l-1}$  musí byť aspoň jedna nepárna.

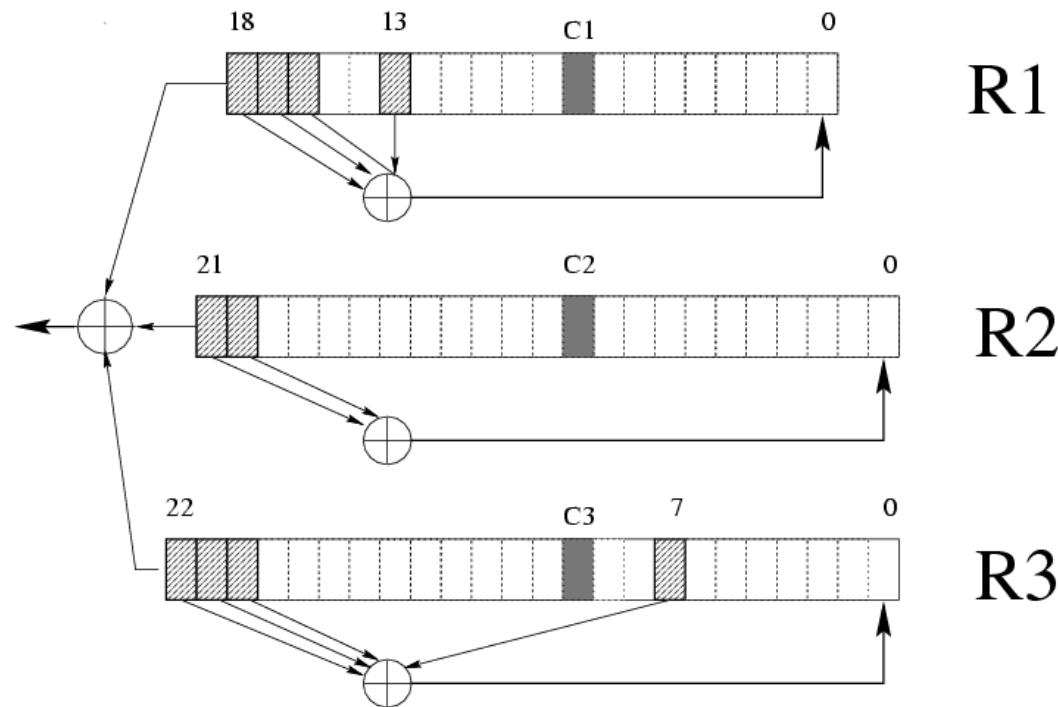
## Zložené rekurzívne generátory (MRG)

Rekurentný vzťah:

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

Max. períoda je  $m^k - 1$ .

Špeciálny prípad → **LFSR** (Linear Feedback Shift Register) generátory, kde  $a_i \in \{0,1\}$  a  $m = 2$ .  
Sú použité napr. v GSM algoritme A5/1.



Kombinácia troch LFSR generátorov  $R1$ ,  $R2$ ,  $R3$  o veľkosti 18, 21 a 22 bitov použitá na generovanie pseudonáhodných bitov v kódovacom algoritme A5/1 pre GSM. V A5/1 je naviac v aktuálnom kroku taktovaný iba generátor, ktorého bit  $C$  súhlasí s majoritnou hodnotou bitov  $C$ .

## Tausworthove generátory

Tausworthove generátory konštruuujú výstupnú hodnotu z  $L$  hodnôt  $x_n$

$$u_n = \sum_{j=1}^L x_{ns+j-1} 2^{-j}, \quad L \leq s$$

Ak sú hodnoty  $x_n$  generované pomocou MRG s periódou  $\rho$  a  $nsd(s, \rho) = 1$ , potom aj postupnosť  $u_n$  má periódu  $\rho$ .

# Nelineárne generátory

## Výhody

- lepšie autokorelačné vlastnosti ako lineárne generátory
- lepšie spektrálne vlastnosti (výstupné hodnoty nemajú mriežkovú štruktúru)
- lepšie kryptografické vlastnosti

## Nevýhody

- pomalšie

## Inverzné kongruenčné generátory (ICG, EICG)

Nech  $m$  je prvočíslo a pre  $x \in \mathbb{Z}_m$  nech

$$\bar{x} = 0 \text{ ak } x = 0 \text{ a}$$

$\bar{x} = x^{-1} = x^{m-2} \pmod{m}$  (analogické k Fermatovej vete:  $x^m \equiv x \pmod{m}$ ), ak  $m \neq 0$ . Potom platí

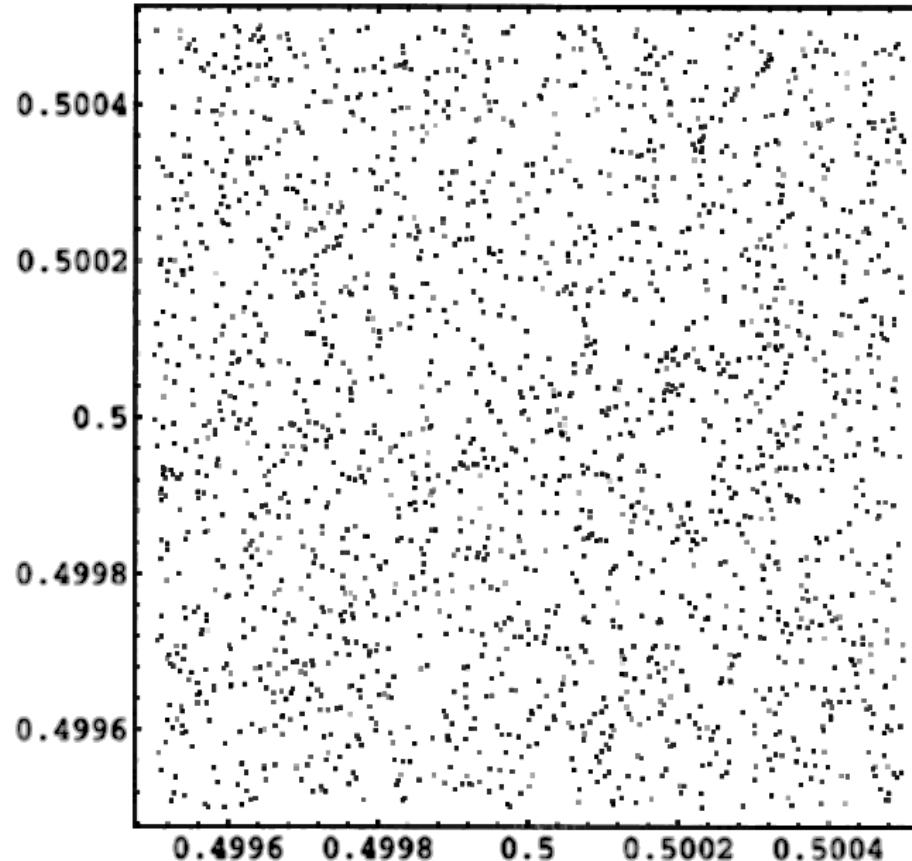
$$\text{ICG: } x_n = (a\bar{x}_{n-1} + c) \pmod{m}$$

$$\text{EICG: } x_n = \overline{a(n + n_0) + c} \pmod{m}$$

, kde ICG označuje **inverzné** a EICG **explicitne inverzné kongruenčné generátory**.

### Vlastnosti

- Maximálne dosiahnutelná períoda je  $m$
- Inverzny prvok sa počíta inverzným Euklidovým algoritmom na nájdenie celočíselných riešení rovnice  $\bar{x} \cdot x + k \cdot m = 1$
- ICG, EICG majú podstatne lepšie autokorelačné vlastnosti ako LCG
- Sú vhodné na použitie pre paralelné algoritmy.



Spektrálne charakteristiky ICG( $2^{31}-1$  , 1288490188 , 1 , 0 )

# Mocninové generátory bitov

Generátory tohto typu sú vhodné predovšetkým na kryptografické účely.

## RSA generátor

Nech  $m = p \cdot q$  je súčinom dvoch veľkých prvočísel.

Náhodne zvolíme  $b$  také, že  $\text{nsd}(\phi(m), b) = 1$ , kde  $\phi(m) = (p-1)(q-1)$ .

Potom:

$$x_n = x_{n-1}^b \pmod{m}$$

pričom  $x_0 \in \langle 1, m-1 \rangle$ . Výstupom je najmenej významný bit  $x_n$ .

## BBS (Blum Blum Shub) generátor

Postupnosť výstupných bitov  $b_n$  generovaná pomocou

$$x_n = x_{n-1}^2 \bmod m$$

$$b_n = x_n \cdot z \bmod 2$$

kde

- $x_0$  je nesúdeliteľné s  $m$
- $m$  je tvorené súčinom dvoch veľkých prvočísel, ktoré sa dajú vyjadriť v tvare  $4k + 3$
- $x_n \cdot z$  predstavuje skalárny súčin po bitoch s náhodnou bitovou maskou  $z$

Vlastnosti:

- pre náhodne zvolené  $z$ ,  $m$ ,  $x_0$  uspeje generátor vo všetkých štatistických testoch, ktoré sú menej náročnejšie ako faktORIZOVANIE čísla  $m$ , t.j. generované bity sú do tejto miery neodlišiteľné od postupnosti skutočne náhodných bitov.

## Metódy zlepšenia vlastností GPČ

- Vlastnosti už existujúcich generátorov, môžeme zlepšiť a nevhodným algoritmom resp. vol'bou konštnánt aj zhoršiť

a) Aritmetickým skladaním výstupov z viacerých generátorov.

$$z_n = (x_n + y_n) \bmod m$$

kde  $x_n$  resp.  $y_n$  sú výstupy z pôvodných generátorov. Vhodné je voliť **nesúdeliteľné** veľkosti periód jednotlivých generátorov.

b) Premiešavaním (shuffling).

Toto metódou môžeme dodatočne zlepšiť vlastnosti existujúceho generátora, ktorý generuje vstupné hodnoty pre premiešavací algoritmus. Treba si však uvedomiť, že **premiešavaním môžeme zmeniť iba poradie vstupných hodnôt, nie hodnoty samotné.**

Existujú viaceré verzie metódy premiešavania, napríklad:

- I) Prvých  $k$  vstupných hodnôt  $x_k$  uložíme do pol'a. Potom z každej ďalšej vstupnej dvojice náhodných čísel pomocou prvého čísla náhodne vyberieme hodnotu z pol'a, ktorá bude našim výstupom a druhé vložíme na uvol'nené miesto.
- II) Prvých  $k$  hodnôt  $x_k$  uložíme do pol'a a  $(k+1)$ -tu hodnotu do pomocnej premennej idx. Výstupné hodnoty potom generujeme v dvoch krokoch nasledovne:
  - 1) pomocou premennej idx vyberieme hodnotu z pol'a ktorá bude našim výstupom a na uvol'nené miesto vložíme novú vstupnú hodnotu
  - 2) výstupnú hodnotu okopírujeme do premennej idx .

Výhoda: *Oproti metóde I) sme schopní generovať z jednej vstupnej hodnoty jednu hodnotu výstupnú.*

## Kvázináhodné postupnosti čísel

→ také postupnosti, ktoré rovnomerne vyplňajú daný interval, pričom medzi po sebe nasledujúcimi hodnotami môže existovať evidentná závislosť.

Príklad:

$$x_n = (x_{n-1} + 1) \bmod 10 \quad (\#4.1)$$

- Prakticky sa používajú iba také algoritmy, ktoré sa snažia o rovnomerné zapĺňanie intervalu už od začiatku postupnosti, t.j. mohli by sme hocikedy prestat' a interval by bol danými hodnotami vyplnený rovnomerne.
- platí, že ľubovoľná sub-sekvencia zaplní interval približne rovnako rovnomerne ako iná rovnako dlhá sub-sekvencia

Príklad:

→ Haltonove postupnosti

## Haltonove postupnosti

V jednom rozmere na intervale  $<0,1)$  sa  $j$ -ty člen Haltonovej postupnosti  $H_j$  generuje nasledovne:

- 1)zvoľme si prvočíslo  $b$ , ktoré bude predstavovať základ číselnej sústavy (napr. 2)
- 2)vyjadadrime hodnotu  $j$  v číselnej sústave zo základom  $b$ . (napr. pre  $j=14$ ,  $b=2$  je výsledok 1100 pri základe 2)
- 3)hodnotu  $H_j$  dostaneme tak, že získané číslice napíšeme za desatinnú čiarku a v opačnom poradí ( t.j. z príkladu dostaneme 0.0011 pri základe 2)

→ Ked' chceme generovať  $N$ -tice v  $N$ -rozmernom priestore, treba použiť v jednotlivých rozmeroch ako základy *rôzne prvočísla*. Obyčajne sa zvykne používať prvých  $n$  prvočísiel.

**Príklad:** Vygenerujte Haltonovu postupnosť na intervale  $\langle 0,1 \rangle$  pre  $b=2$  s periódou 8

**Riešenie:** Podľa krokov 2,3 postupne vypĺňame tabuľku:

j	0	1	2	3	4	5	6	7
$(j)_2$	000	001	010	011	100	101	110	111
$(H_j)_2$	0,000	0,100	0,010	0,110	0,001	0,101	0,011	0,111
$H_j$	0	0,5	0,25	0,75	0,125	0,625	0,375	0,875

Takže výsledná postupnosť je  $\{0; 0,5; 0,25; 0,75; 0,125; 0,625; 0,375; 0,875\}$ .

## **Generovanie rovnomerného rozdelenia na ľubovoľnom intervale $< a, b )$ :**

Používame vzťah:

$$u_{ab_n} = a + (b - a) \cdot u_n, \quad u_n \in < 0, 1 ) \quad \rightarrow \quad u_{ab_n} \in < a, b )$$

## Tvorba náhodných premenných s nerovnomerným rozdelením

**Vstup:** jedna alebo viac postupností s rovnomerným rozdelením

**Výstup:** náhodná premenná so želaným rozdelením

Niekteré užitočné vlastnosti, ktoré môžeme využiť:

A) Ak  $X_1, X_2$  sú nezávislé náhodné premenné s distribučnými funkciami  $F_1(x), F_2(x)$ :

$\max(X_1, X_2)$  má rozdelenie  $F_1(x)F_2(x)$

$\min(X_1, X_2)$  má rozdelenie  $F_1(x) + F_2(x) - F_1(x).F_2(x)$

B) Nech  $X$  je náhodná premenná s funkciou hustoty pravdepodobnosti  $f(x)$ . Pomocou monotónnej funkcie  $r$  vytvorme náhodnú premennú  $Y = r(X)$  a označme  $g(x)$  jej funkciou hustoty pravdepodobnosti. Potom:

$$g(x) = f[r^{-1}(x)] \cdot \left| (r^{-1})'(x) \right|$$

## Generovanie náhodných premenných so spojitým rozdelením

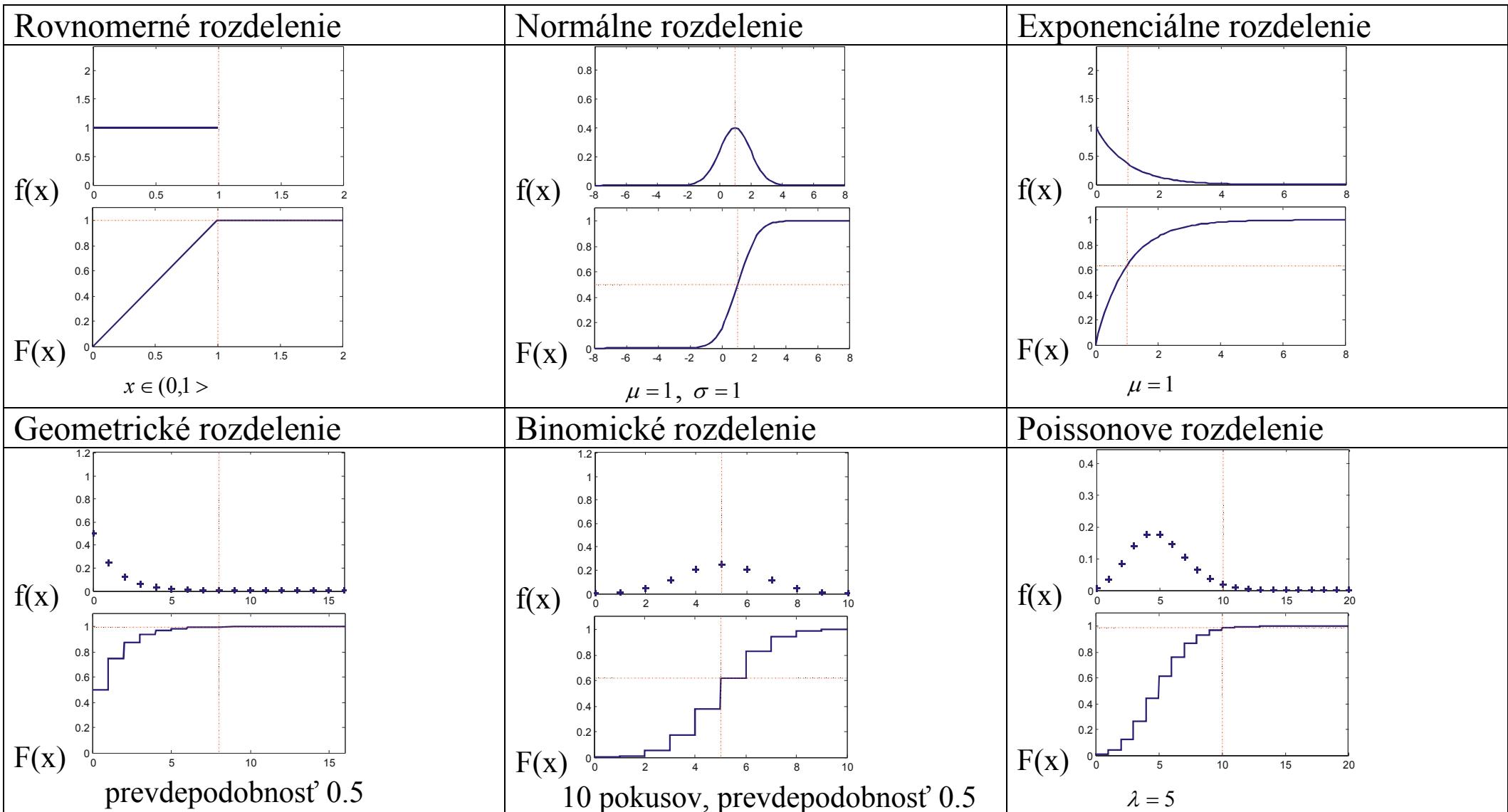
Najznámejšie všeobecné metódy:

- *metóda inverznej funkcie*
- *vylučovacia metóda*

Okrem nich existujú *špeciálne metódy* → navrhnuté na jedno cielové rozdelenie náhodnej premennej.

Príklad: *Polárna metóda* na generovanie náhodných premenných s normálovým rozdelením

# Príklady spojitých a diskrétnych rozdelení



## Metóda inverznej funkcie

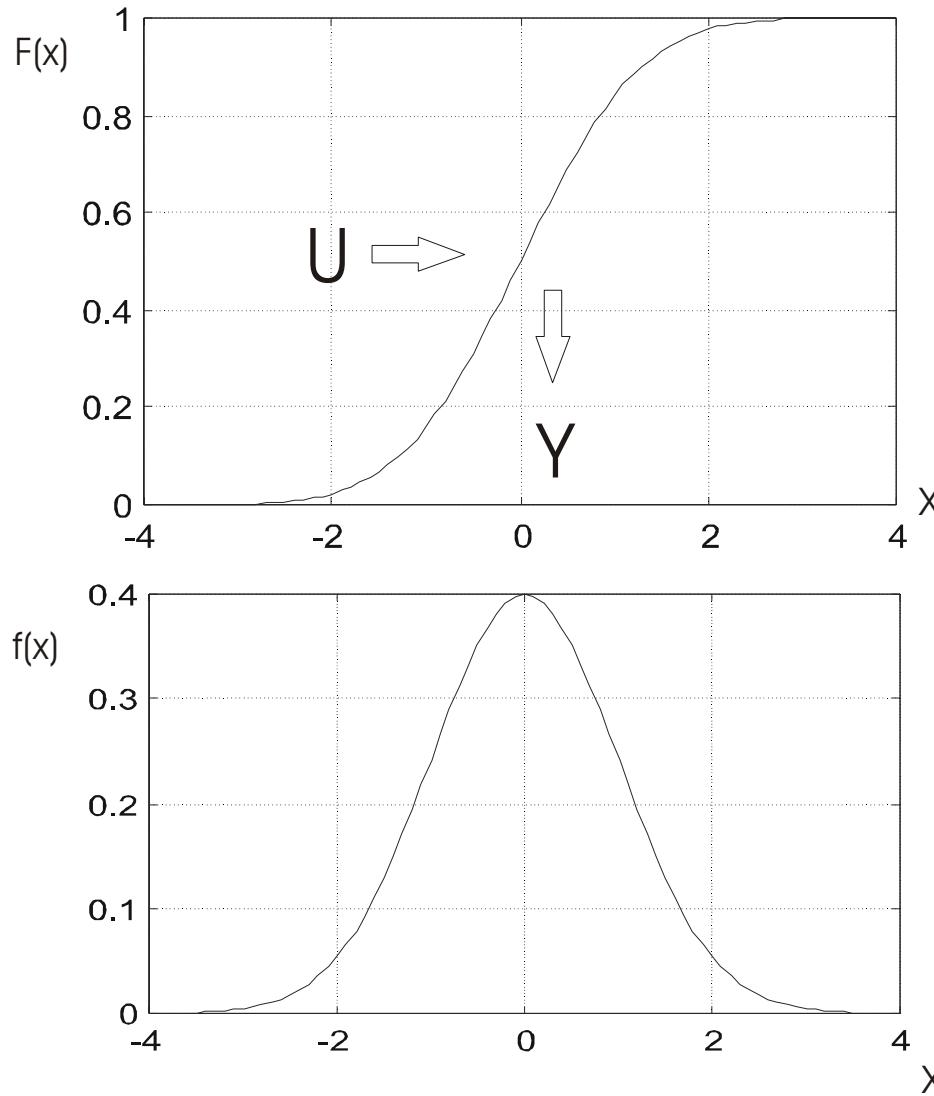
Ak spojité náhodná premenná  $Y$  má distribučnú funkciu  $F$ , potom hodnoty  $y$  náhodnej premennej  $Y$  môžeme vytvoriť pomocou náhodnej premennej  $U$  s rovnomerným rozdelením na intervale  $<0,1)$  a hodnotami  $u$  použitím vzťahu:

$$Y = F^{-1}(U)$$

**Dôkaz:** Distribučná funkcia náhodnej premennej  $Y$  je daná pravdepodobnosťou  $P(Y < y) :$

$$P(Y < y) = P(F^{-1}(U) < y) = P(U < F(y)) = \int_0^{F(y)} dx = F(y)$$

teda náhodná premenná  $Y$  má distribučnú funkciu  $F$ .



Metóda inverznej funkcie: mapovanie náhodnej premennej  $U$  s rovnomerným rozdelením na náhodnú premennú  $Y$  s normálovým rozdelením  $N(0,1)$ .

**Príklad:** Vytvorte spojitu náhodnú premennú  $X$  s exponenciálnym rozdelením pomocou metódy inverznej funkcie.

**Riešenie:** Funkcia hustoty pravdepodobnosti náhodnej premennej s exponenciálnym rozdelením je daná ako  $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$  ( $x > 0$ ). Tomu odpovedá distribučná funkcia  $F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$ . Inverziou dostávame  $F^{-1}(x) = -\ln(1-x)/\lambda$ . Teda ak máme náhodnú premennú  $U$  s rovnomerným rozdelením, potom náhodná premenná  $X = -\ln(1-U)/\lambda$  má exponenciálne rozdelenie s parametrom  $\lambda$ . Ked' uvážime, že  $1-U$  má taktiež rovnomené rozdelenie, môžeme výsledok zjednodušiť na  $X = -\ln(U)/\lambda$ .

## Vylučovacia metóda I.

Nech spojité náhodná premenná  $X$  s hodnotami  $x \in (a, b)$  má funkciu hustoty pravdepodobnosti  $f(x) \leq d$  a distribučnú funkciu  $F(x)$ . Nech  $Y$  a  $Z$  sú náhodné premenné nasledovne vytvorené z dvoch nezávislých náhodných premenných s rovnomerným rozdelením  $U_y$  a  $U_z$ :

$$Y = a + (b - a)U_y$$

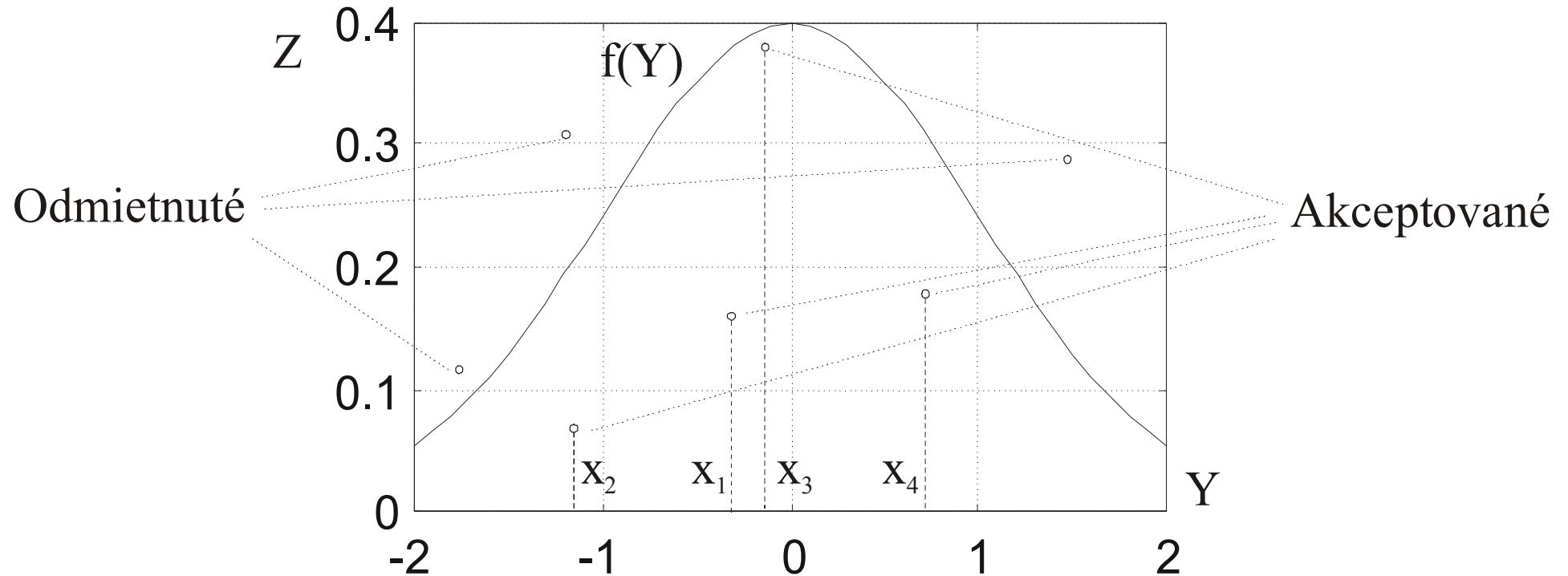
$$Z = dU_z$$

Potom hodnoty náhodnej premennej  $X$  sú výberom takých hodnôt  $Y$ , pre ktoré platí:

$$Z \leq f(Y)$$

Priemerný počet opakovania na výber jednej hodnoty je:

$$d(b - a) / (F(b) - F(a))$$



**Príklad:** Vylučovacia metóda I pre generovanie náhodnej premennej s normálovým rozdelením  $N(0,1)$  na intervale  $x \in (-2,2)$ . Vygenerované sú prvé 4 hodnoty  $X$ .

## Vylučovacia metóda II

- Je zovšeobecnením metódy I
- Môžeme ju použiť, keď chceme transformovať náhodnú premennú  $Y$  so známym rozdelením na náhodnú premennú  $X$  so želaným rozdelením.

Nech spojité náhodné premenné  $X$  a  $Y$  majú funkcie hustoty pravdepodobnosti  $f(x)$  a  $g(y)$  a nech  $c$  je konštanta pre ktorú platí:

$$f(y) \leq c \cdot g(y) \quad \text{pre všetky } y$$

Potom hodnoty náhodnej premennej  $X$  môžeme vypočítať pomocou hodnôt  $Y$  a náhodnej premennej  $U$  s rovnomerným rozdelením v nasledovných krokoch:

- 1) Generuj po jednej hodnote z  $Y$  s daným  $g(y)$  a jednej hodnote z  $U$
- 2) Ak  $f(Y) \geq Ucg(Y)$ , vyber aktuálnu hodnotu  $Y$ , t.j.  $X = Y$
- 3) Opakuj od kroku 1

Pri výpočte treba nájsť čo najmenšie  $c$ .

**Príklad:** Vytvorte náhodnú premennú s normálovým  $X$  rozdelením  $N(0,1)$  pomocou exponenciálneho rozdelenia použitím vylučovacej metódy II.

**Riešenie:**  $N(0,1)$  má absolutnu hodnotu funkciu hustoty prevdepodobnosti:

$$f(x) = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}, \quad 0 < x < \infty$$

Zvol'me:

$$g(x) = e^{-x}, \quad 0 < x < \infty$$

Hľadaním maxima podielu týchto dvoch funkcií dostaneme

$$c = \sqrt{2e/\pi} \approx 1.32$$

Hodnoty náhodnej premennej  $X$  s  $N(0,1)$  vytvoríme v nasledovných krokoch:

- 1) generujme hodnotu z  $Y$  s exponenciálnym rozdelením s  $\lambda = 1$  a hodnotu  $U$  s rovnomerným rozdelením na  $(0,1)$ .
- 2) Ak  $-\log U \geq (Y - 1)^2 / 2$ , vyber  $|X|$ , t.j.  $|X| = Y$ , ináč opakuj od kroku 1)
- 3) S rovnakou pravdepodobnosťou vyber  $-X$  alebo  $X$ . Opakuj od kroku 1)

**Poznamka:** ak chceme generovať náhodnú premennú  $Z$  s rozdelením  $N(\mu, \sigma^2)$ , potom je treba výsledok transformovať pomocou  $Z = \mu + \sigma X$

## Polárna metóda

Je príkladom špeciálnej metódy, pomocou ktorej generujeme dve nezávislé náhodné premenné  $X_1, X_2$  s normálovým rozdelením.

Postup:

- 1) Vygeneruj po jednej hodnote z dvoch nezávislých náhodných premenných  $U_1, U_2$  s rovnomerným rozdelením
- 2) Vytvor premenné  $V_1 = 2U_1 - 1, V_2 = 2U_2 - 1$ , ktoré majú rovnomerne rozdelenie na intervale  $< -1, 1)$
- 3) Ak pre  $S = V_1^2 + V_2^2$  platí  $S \geq 1$ , opakuj postup znova od bodu (1)
- 4) Vygeneruj výstupné hodnoty náhodných premenných s normálovým rozdelením

$$X_1 = V_1 \sqrt{(-2 \ln S) / S} \quad X_2 = V_2 \sqrt{(-2 \ln S) / S}$$

a opakuj postup od bodu (1)

## **Generovanie vybraných diskrétnych rozdelení:**

→ generovanie diskrétnych náhodných premenných použitím spojitych náhodných premenných  $U$  s rovnomerným rozdelením:

Geometrické rozdelenie - má náhodná premenná  $G$ , ktorá predstavuje počet nezávislých pokusov medzi výskytmi nejakej udalosti, ktorá sa vyskytuje z pravdepodobnosťou  $p$ .

Hodnoty  $G$  sú rovné  $n$  s pravdepodobnosťou

$$(1 - p)^{n-1} p .$$

Postup:

Hodnoty náhodnej premennej  $G$  môžeme generovať pomocou:

$$G = \lceil \ln U / \ln(1 - p) \rceil$$

, kde operátor  $\lceil \rceil$  znamená najvyššie bližšie celé číslo.

**Binomické rozdelenie**  $(t,p)$  – má  $N$ , počet výskytov udalosti, ktorá môže nastat' s pravdepodobnosťou  $p$  v každom z  $t$  nezávislých pokusov, ktoré sú k dispozícii.

Platí

$$P(N = n) = \binom{t}{n} p^n (1-p)^{t-n}.$$

Postup:

Generujeme po jednej hodnote z  $t$  generátorov  $U_1, U_2, \dots, U_t$  a počítame kol'ko z nich má hodnotu menšiu ako  $p$ .

Vlastnosti:

Algoritmus je efektívny pre malé  $t$ .

## **Poissonove rozdelenie** so strednou hodnotou $\mu$ .

Medzi

medzi *exponenciálnym* a *Poissonovým* rozdelením je podobný vzťah ako *geometrickým* a *binomickým* rozdelením:

- Reprezentuje počet výskytov udalosti za jednotkový čas.
- Udalosť sa môže vyskytnúť hocikedy.

Postup:

Sčítavame po jednej hodnote náhodných premenných  $X_1, X_2, \dots$  s exponenciálnym rozdelením s so strednou hodnotou  $1/\mu$  a zistujeme kol'ko ich treba na splnenie podmienky  $X_1 + X_2 + \dots + X_m \geq 1$ . Počet  $N=m-1$  má Poissonove rozdelenie.

*Poznámka: Ekvivalentná podmienka je  $U_1 \cdot U_2 \cdot \dots \cdot U_m \leq e^{-\mu}$*

Vlastnosti:

Algoritmus je efektívny pre malé  $\mu$ .

# Testy GPČ

Cieľom testov GPČ → zistiť, či sa generované postupnosti správajú dostatočne náhodne.

- Existuje nekonečne veľa vlastností, ktoré môžeme testovať
- v praxi sa používajú tie, ktoré sa ukázali byť najužitočnejšie.
- aj keď generátor uspeje v  $N$  testoch nemôžeme si byť istý, že v  $N+1$  teste úplne nezlyhá. (t.j. **pre každý generátor existuje test, pri ktorom úplne zlyhá**)
- S rastúcim počtom úspešne zdolaných testov však môžeme byť čoraz spokojnejší s náhodnosťou generovanej sekvencie a predpokladat' že náhodná aj je.

## Základné druhy testov

- *Teoretické*
- *Empirické*

Teoretické aj empirické testy na testovanie náhodnosti používajú testovacie procedúry na testovanie hypotéz a to najmä

- $\chi^2$  test
- KS (Kolmogorov - Smirnov) test

## Ekvivalentný test pre nerovnomerné rozdelenia

Ak chceme zistit' či náhodná veličina  $Y$  má predpokladané rozdelenie so známou distribučnou funkciou  $F(y) = P(Y \leq y)$ , môžeme uskutočniť ekvivalentný test, kde testujeme či náhodná veličina

$$Z = F(Y)$$

má rovnomerné rozdelenie.

## $\chi^2$ (Chi-kvadrát) test.

Pri tomto teste testujeme hypotézu  $H_0$ :

***Postupnosť pseudonáhodných čísel má dané rozdelenie.***

Postup:

1. Z testovanej postupnosti použijeme ľubovoľných  $n$  za sebou nasledujúcich hodnôt  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , ktoré rozdelíme do  $k$  disjunktných tried.
2. Počty v jednotlivých triedach označme  $z_j$ ,  $j=1,2,\dots,k$ . V praxi volíme  $n$  také aby v každej triede bolo  $z_j > 5$ .
3. Ak označíme  $p_j = P(\text{hodnota je z } j\text{-tej triedy})$ , očakávame, že do tejto triedy padne  $n p_j$  hodnôt.
4. Testovacie kritérium je založené na ***rozdièle očakávaných a skutočných počtov v triedach:***

$$V = \sum_{j=1}^k \frac{(z_j - np_j)^2}{np_j}$$

- Pre veľké  $n$  má  $V$  **vždy** (t.j. nezávisle od očakávaného rozdelenia vstupných dát) približne rozdelenie ***chi-kvadrát s  $k-1$  stupňami volnosti***  $\chi_{k-1}^2$ .

- Hodnotu  $V$  testujeme na zvolenej **hladine testu**  $\alpha = P(\text{správnu } H_0 \text{ zamietneme, t.j. nastane chyba I. druhu})$  pomocou kritických hodnôt  $\chi_{k-1}^2(\alpha)$ . To sú hodnoty, ktoré náhodná veličina  $Y$  s rozdelením  $\chi_{k-1}^2$  prekročí s pravdepodobnosťou  $\alpha$ , t.j.  $P(Y \geq \chi_{k-1}^2(\alpha)) = \alpha$ .
  - V praxi volíme  $\alpha = 0.01-0.05$ . Hodnoty  $\chi_{k-1}^2(\alpha)$  sú pre dané  $k-1$  a  $\alpha$  a uvedené v tabuľkách
  - Proti  $H_0$  svedčia
    - nielen príliš veľké hodnoty  $V$  (veľký rozdiel oproti očakávanému rozdeleniu)
    - ale aj príliš malé hodnoty (nedostatočnej náhodnosti testovanej postupnosti)
- Hypotézu  $H_0$  potom **zamietneme na hladine**  $\alpha$  ak platí

$$V \leq \chi_{k-1}^2(\alpha / 2) \quad V \geq \chi_{k-1}^2(1 - \alpha / 2)$$

Pri overovaní rovnomerného rozdelenia postupnosti pseudonáhodných čísel sa používa  $k=10-100$  postupne pre rôzne úseky generovanej postupnosti.

**Kritické hodnoty náhodnej premennej  $V$  s rozdelením  
chi-kvadrát s  $k-1$  stupňami vol'nosti.**

	$p = 1\%$	$p = 5\%$	$p = 25\%$	$p = 50\%$	$p = 75\%$	$p = 95\%$	$p = 99\%$
$\nu = 1$	0.00016	0.00393	0.1015	0.4549	1.323	3.841	6.635
$\nu = 2$	0.02010	0.1026	0.5754	1.386	2.773	5.991	9.210
$\nu = 3$	0.1148	0.3518	1.213	2.366	4.108	7.815	11.34
$\nu = 4$	0.2971	0.7107	1.923	3.357	5.385	9.488	13.28
$\nu = 5$	0.5543	1.1455	2.675	4.351	6.626	11.07	15.09
$\nu = 6$	0.8721	1.635	3.455	5.348	7.841	12.59	16.81
$\nu = 7$	1.239	2.167	4.255	6.346	9.037	14.07	18.48
$\nu = 8$	1.646	2.733	5.071	7.344	10.22	15.51	20.09
$\nu = 9$	2.088	3.325	5.899	8.343	11.39	16.92	21.67
$\nu = 10$	2.558	3.940	6.737	9.342	12.55	18.31	23.21
$\nu = 11$	3.053	4.575	7.584	10.34	13.70	19.68	24.72
$\nu = 12$	3.571	5.226	8.438	11.34	14.85	21.03	26.22
$\nu = 15$	5.229	7.261	11.04	14.34	18.25	25.00	30.58
$\nu = 20$	8.260	10.85	15.45	19.34	23.83	31.41	37.57
$\nu = 30$	14.95	18.49	24.48	29.34	34.80	43.77	50.89
$\nu = 50$	29.71	34.76	42.94	49.33	56.33	67.50	76.15
$\nu > 30$	$\nu + \sqrt{2\nu}x_p + \frac{2}{3}x_p^2 - \frac{2}{3} + O(1/\sqrt{\nu})$						
$x_p =$	-2.33	-1.64	-0.674	0.00	0.674	1.64	2.33

**Príklad:** GPČ sme použili na simuláciu hádzania dvomi hracími kockami. Po 144 hodoch sme zistili nasledovné padnuté počty bodov:

Získaný počet bodov	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	Suma	
Početnosť hodov ( $z_j$ )	GPČ A	4	10	10	13	20	18	18	11	13	14	13	144
	GPČ B	3	7	11	15	19	24	21	17	13	9	5	144

Podľa daných výsledkov otestujte oba generátory na hladine  $\alpha = 0,05$ .

**Riešenie:** V našom prípade je počet tried  $k=11$ . Pomocou počtu pravdepodobnosti si najprv si zistíme očakávané (resp. ideálne) hodnoty početností (pri počte hodov 144):

Trieda ( $j$ )	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
Získaný počet bodov	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
Pravdepodobnosť výskytu ( $p_j$ )	1/36	1/18	1/12	1/9	5/36	1/6	5/36	1/9	1/12	1/18	1/36
Odpovedajúca početnosť ( $np_j$ )	4	8	12	16	19	24	21	17	13	9	5

Z tabuľiek dostaneme  $\chi^2_{10}(0,025) = 3,25$  a  $\chi^2_{10}(0,975) = 20,5$ . Pre generátor A dostaneme  $V_A = 29.242$ , pre generátor B  $V_B = 1,142$ . Vidíme, že generátor A v teste neuspel, lebo  $V_A \geq \chi^2_{10}(0,975)$  a takisto musíme pre generátor B hypotézu, že generovaná postupnosť má očakávané rozdelenie, zamietnuť na hladine  $\alpha = 0,05$  lebo  $V_B \leq \chi^2_{10}(0,025)$ .

## Kolmogorov-Smirnov (KS) test.

- Pri tomto type testu nedelíme hodnoty testovanej postupnosti do tried
- test je vhodný na testovanie spojitych rozdelení
- Testujeme zhodu empirickej distribučnej funkcie  $F_n(x)$  s očakávanou distribučnou funkciou  $F(x)$ .

Postup:

- Z  $n$  hodnôt  $x_1, x_2, \dots, x_n$  testovanej postupnosti vytvoríme distribučnú funkciu:

$$F_n(x) = (\text{počet hodnôt } x_1, x_2, \dots, x_n, \text{ pre ktoré } < x) / n$$

- Na vykonanie testu potrebujeme 2 hodnoty  $K_n^+$  a  $K_n^-$ :

$$K_n^+ = \sqrt{n} \max(F_n(x) - F(x)), \quad x \in (-\infty, \infty)$$

$$K_n^- = \sqrt{n} \max(F(x) - F_n(x)), \quad x \in (-\infty, \infty)$$

- Na danej hladine  $\alpha$  testu potom tieto hodnoty porovnávame s **kritickými hodnotami** z tabuliek, podobne ako tomu bolo pri  $\chi^2$  teste.
- Avšak kritické hodnoty sú vypočítané pre konkrétnie  $n$  a  $\alpha$  a nie sú použité ako approximácie (na rozdiel od  $\chi_{k-1}^2(\alpha)$  v  $\chi^2$  teste).

## Kritické hodnoty pri KS teste

SELECTED PERCENTAGE POINTS OF THE DISTRIBUTIONS  $K_n^+$  AND  $K_n^-$

	$p = 1\%$	$p = 5\%$	$p = 25\%$	$p = 50\%$	$p = 75\%$	$p = 95\%$	$p = 99\%$
$n = 1$	0.01000	0.05000	0.2500	0.5000	0.7500	0.9500	0.9900
$n = 2$	0.01400	0.06749	0.2929	0.5176	0.7071	1.0980	1.2728
$n = 3$	0.01699	0.07919	0.3112	0.5147	0.7539	1.1017	1.3589
$n = 4$	0.01943	0.08789	0.3202	0.5110	0.7642	1.1304	1.3777
$n = 5$	0.02152	0.09471	0.3249	0.5245	0.7674	1.1392	1.4024
$n = 6$	0.02336	0.1002	0.3272	0.5319	0.7703	1.1463	1.4144
$n = 7$	0.02501	0.1048	0.3280	0.5364	0.7755	1.1537	1.4246
$n = 8$	0.02650	0.1086	0.3280	0.5392	0.7797	1.1586	1.4327
$n = 9$	0.02786	0.1119	0.3274	0.5411	0.7825	1.1624	1.4388
$n = 10$	0.02912	0.1147	0.3297	0.5426	0.7845	1.1658	1.4440
$n = 11$	0.03028	0.1172	0.3330	0.5439	0.7863	1.1688	1.4484
$n = 12$	0.03137	0.1193	0.3357	0.5453	0.7880	1.1714	1.4521
$n = 15$	0.03424	0.1244	0.3412	0.5500	0.7926	1.1773	1.4606
$n = 20$	0.03807	0.1298	0.3461	0.5547	0.7975	1.1839	1.4698
$n = 30$	0.04354	0.1351	0.3509	0.5605	0.8036	1.1916	1.4801
$n > 30$	$y_p - \frac{1}{6}n^{-1/2} + O(1/n)$ , where $y_p^2 = \frac{1}{2} \ln(1/(1-p))$						
$y_p =$	0.07089	0.1601	0.3793	0.5887	0.8326	1.2239	1.5174

## Opakovany Kolmogorov-Smirnov (KS) test.

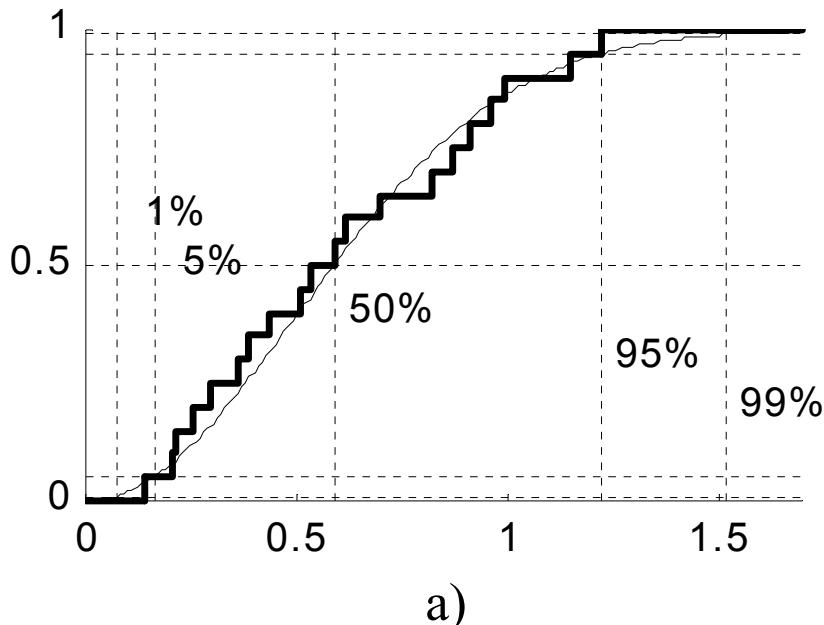
KS test môžeme ľahko znova aplikovať na výsledky KS testu, keďže distribučná funkcia  $F(x)$  rozdelenia hodnôt  $K_n^+$  alebo  $K_n^-$  sa dá pre veľké  $n$  approximovať pomocou:

$$F_\infty(x) = 1 - e^{-2x^2}, \quad x \geq 0$$

Takýmto spôsobom môžeme

*detektovať naraz lokálne aj globálne nenáhodné správanie sa.*

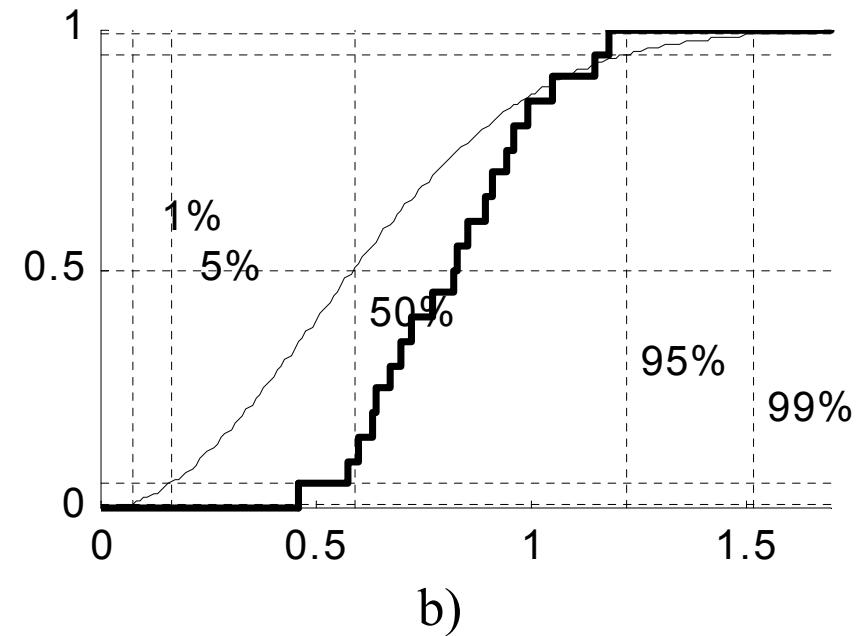
Napr. rozdelíme testované hodnoty na 20 skupín po 1000, zistíme hodnoty  $K_{1000}^+$  a  $K_{1000}^-$  pre každú skupinu a z nich následne  $K_{20}^+$  a  $K_{20}^-$  (globálne správanie). T.j. napr. testujeme distribučnú funkciu  $F_n(x)$  získanú z 20 hodnôt  $K_{1000}^+$  oproti očakávanej  $F_\infty^+(x)$



a)

a)  $F_n(x)$  je v norme

b) sú evidentné nedostatky (nevyhovuje  $K_{20}^-$ ), hoci každý dielčí výsledok  $K_{1000}^+$  je v intervale 5-95%, t.j. vyhovel na hladine  $\alpha = 0.1$ .



b)

## Empirické testy

- testy na overovanie náhodnosti *vygenerovanej* postupnosti pseudonáhodných čísel
- testy aplikujeme na postupnosť  $u_n = u_0, u_1, u_2, \dots$  reálnych čísel, o ktorých predpokladnáme, že sú rovnomerne rozdelené na intervale  $<0,1)$
- V prípade, že testy boli navrhnuté ako celočíselné, použijeme pomocnú testovaciu postupnosť :

$$y_n = \lfloor d u_n \rfloor$$

, v ktorej sú hodnoty rovnomerne rozdelené na  $Z_d = \{0, 1, \dots, d - 1\}$

- Známe batérie testov obsahujúce rôzne druhy empirických testov sú napr. DIEHARD a NIST.

## Test rovnomernosti rozdelenia (test frekvencie)

Základný predpoklad pri všetkých GPC je, že výstupné hodnoty majú **rovnomerné rozdelenie**. Pri testovaní tohto predpokladu sú v zásade dve možnosti:

- a) použijeme KS test, kde  $F_n(x) = x$  pre  $0 \leq x \leq 1$ , prípadne opakovaný KS test
- b) použijeme  $\chi^2$  test, pričom hodnoty transformujeme pomocou  $y_n = \lfloor du_n \rfloor$ . Počet tried sa potom rovná  $d$ .

## Sériový test

V sériovom teste overujeme **správanie sa N-tíc**. Z  $n$  hodnôt testovanej postupnosti vyberáme postupne neprekryvajúce sa  $N$ -tice, ktoré považujeme za súradnice bodov v oblasti v  $N$ -rozmernom priestore. Transformujeme ich použitím  $y_n = \lfloor du_n \rfloor$  a aplikujeme  $\chi^2$  test. Počet tried je potom  $d^N$ , t.j. treba voliť minimálne  $n > 5d^N$ . V praxi sa najčastejšie takto testujú dvojice resp. trojice čísel.

## Test maxima z t hodnôt

Označme  $v_j = \max(u_{tj}, u_{tj+1}, \dots, u_{tj+(t-1)})$ . Potom môžeme postupovať nasledovne:

- a) postupnosť  $v_j$  má mať rozdelenie s distribučnou funkciou  $F(x) = x^t$ , čo overíme KS testom
- b) použijeme test rovnomernosti rozdelenia na postupnosť hodnôt  $v_j^t$ .

## Test minimálnej vzdialenosťi

Na testovanú postupnosť sa pozérame ako na súradnice bodov v rovine, pričom testujeme minimálnu vzdialenosť medzi nimi.  $N$  krát opakuj: a) zvol'  $n$  náhodných bodov na jednotkovom štvorci b) Najdi minimálnu vzdialenosť  $d$  medzi 2 bodmi zo všetkých  $(n^2 - n)/2$  párov. Ak body boli náhodne rozdelené, potom druhé mocniny získaných  $N$  hodnôt  $d$  majú exponenciálne rozdelenie so strednou hodnotou  $\mu$ , t.j.  $1 - e^{-d^2/\mu}$  má mať rovnomerné rozdelenie na  $(0,1)$ , čo sa overí KS testom.

## Test bitového prúdu

Na testovanú postupnosť sa pozeraeme ako na prúd bitov  $b_1, b_2, \dots, b_N$ , kde  $N$ =počet hodnôt postupnosti krát bitová náročnosť jednej hodnoty. Z tohoto prúdu bitov vyberáme prekrývajúce sa slová o veľkosti 20 bitov (t.j. 1.slovo= $b_1, b_2, \dots, b_{20}$ , 2.slovo= $b_2, b_3, \dots, b_{21}$ , ...) a počítame počet chýbajúcich slov. Z celkového počtu  $2^{20}$  možných slov pri výbere  $2^{21}$  slov zo vstupného prúdu bitov očakávame, že počty  $J$  chýbajúcich slov bude mať približne normálové rozdelenie s  $\mu = 141909$  a  $\sigma = 428$ . Overiť to KS testom môžeme a) hned b)  $J$  normujeme transformáciou  $(J - 141909)/428$  a následne prevedieme na rovnomerné rozdelenie na  $<0,1$ ) a testujeme až potom.

## Teoretické testy

- poskytujú možnosť odhaliť nedostatky generátorov už pred ich empirickým testovaním.
- umožňujú predpovedať a porozumieť ich správaniu sa za špecifických okolností.
  - Pracuje sa s celou periódou generátora → niektoré testy (napr. test na rovnomernosť rozdelenia) nemajú veľký zmysel

Najčastejšie používajú

- spektrálny test - použiteľný iba na generátory s mriežkovou štruktúrou výstupných hodnôt.
- test diskrepancie - všeobecnejší avšak vo viacerých rozmeroch príliš náročný na výpočet

## Spektrálny test

- veľmi dôležitý test na kontrolu LCG
- Zatiaľ všetky LCG generátory o ktorých sa zistilo, že sú nevyhovujúce, neprešli ani týmto testom.
- Spektrálny test je úzko spätý so *sériovým testom* avšak výsledky sú spoľahlivejšie, lebo sú rotačne invariantné vzhľadom na orientáciu mriežkovej štruktúry vstupných údajov.

Označme  $u_n$  výstupy z LCG a vytvorme  $N$ -tice:

$$S_n^N = (u_n, u_{n+1}, \dots, u_{n+N-1})$$

Použijeme ich ako súradnice bodov v  $N$ -rozmernom priestore.

Je evidentná *mriežková štruktúra* pri vypĺňaní  $N$ -rozmerného intervalu

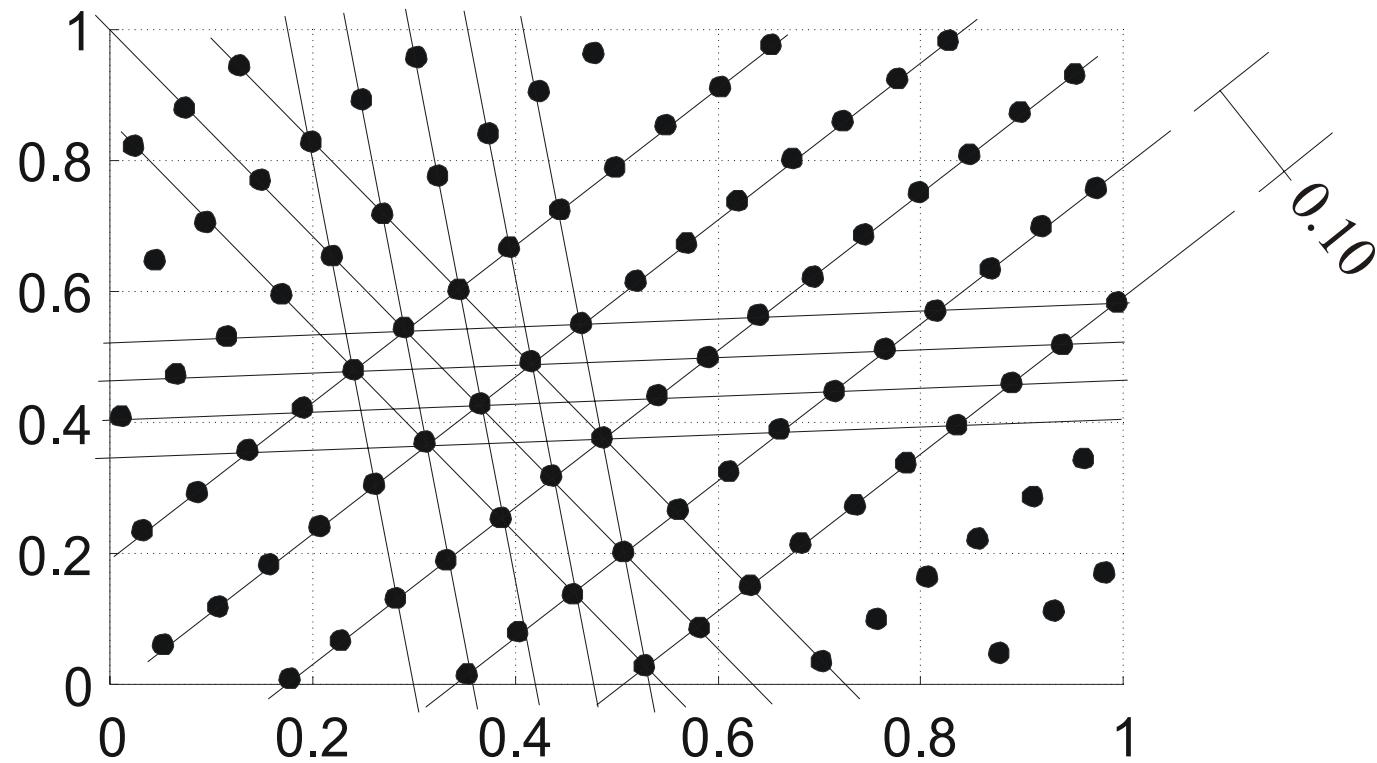
➔ Body  $S_n^N$  ležia na množine *ekvidištančných paralelných hyperrovín*.

Spektrálny test nám poskytuje numerickú hodnotu  $\nu_N$  vyplnenia  $N$ -rozmerného intervalu definovaním  $1/\nu_N$  ako *maximálnej vzdialenosťi medzi hyperrovinami* zo všetkých množín paralelných  $(N-1)$ -rozmerných hyperrovín prekrývajúcich všetky body  $\{S_n^N\}$ .

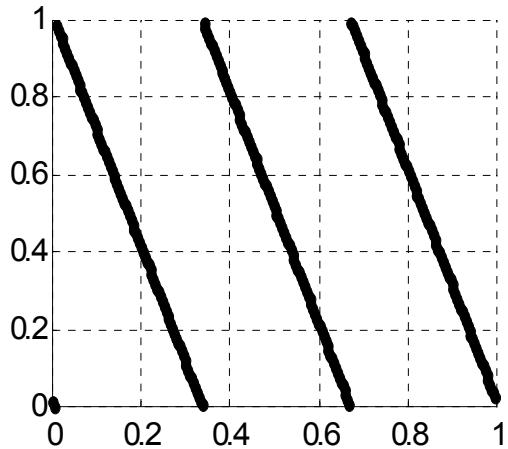
Hodnoty  $\nu_N$  môžeme normovať na  $\nu_N^* \in <0,1>$  pomocou:

$$\nu_N^* = \nu_N / (\gamma_N^{1/2} m^{1/N})$$

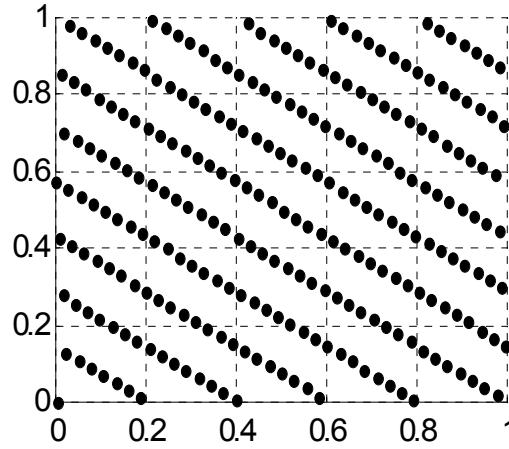
$\gamma_N$  sú Hermitove konštanty ( $\gamma_2 = (4/3)^{1/2}, \gamma_3 = 2^{1/2}, \dots$ ).



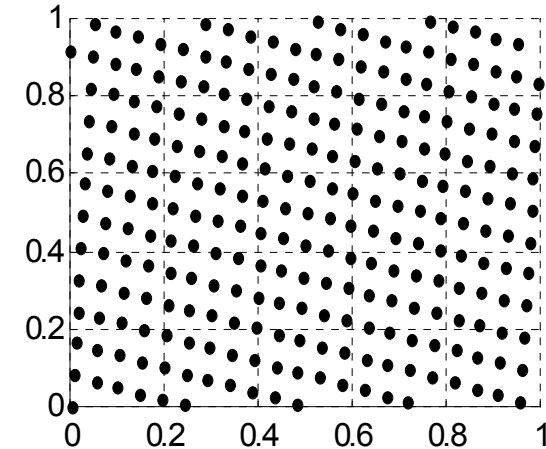
Príklad spektrálnych charakteristík GPČ (generátor LCG(97,17,0,1)), vynesené  $u_n$  voči  $u_{n-1}$ . Naznačené sú viaceré smery paralelných priamok a vzdialenosť medzi priamkami pre množinu s maximálnou vzdialenosťou.



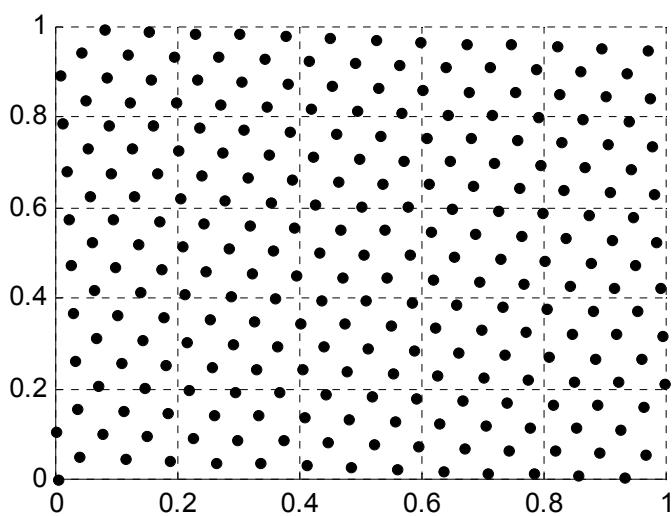
a) LCG(256,85,1,0)



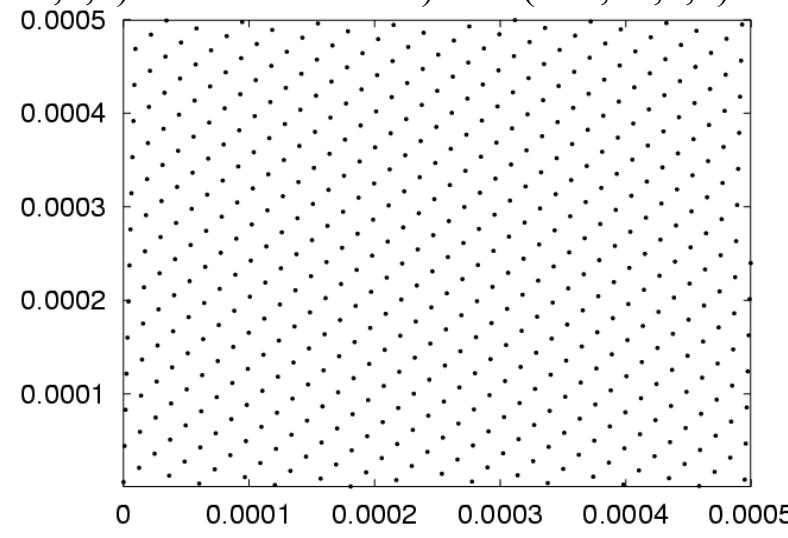
b) LCG(256,101,1,0)



c) LCG(256,61,1,0)



d) LCG(256,237,1,0)



e) LCG: ANSI C - funkcia `rand()`

Normovaná hodnota spektrálneho testu pre generátory a)–d) sa zlepšuje: a) 0,1839 b) 0,5003 c) 0,7357 d) 0,9196