

1. Simulação Estocástica e Números Pseudoaleatórios

USP/ICMC

1º/2026

Simulação estocástica é a **arte** de gerar amostras de variáveis aleatórias em um ambiente computacional e usar essas amostras para a obtenção de um certo resultado (Bustos & Frery, 1992, *Simulação Estocástica – Teoria e Algoritmos*, ABE, São Paulo-SP).

Simulação estocástica é a **arte** de gerar amostras de variáveis aleatórias em um ambiente computacional e usar essas amostras para a obtenção de um certo resultado (Bustos & Frery, 1992, *Simulação Estocástica – Teoria e Algoritmos*, ABE, São Paulo-SP).

Arte? Necessitamos de muitas técnicas para atingir o(s) objetivo(s) (Teoria dos Números, Probabilidade, Processos Estocásticos, Estatística, Computação, Análise Numérica, ...)

Simulação estocástica é a **arte** de gerar amostras de variáveis aleatórias em um ambiente computacional e usar essas amostras para a obtenção de um certo resultado (Bustos & Frery, 1992, *Simulação Estocástica – Teoria e Algoritmos*, ABE, São Paulo-SP).

Arte? Necessitamos de muitas técnicas para atingir o(s) objetivo(s) (Teoria dos Números, Probabilidade, Processos Estocásticos, Estatística, Computação, Análise Numérica, ...)

Variáveis aleatórias? Muitos problemas ou são de natureza não determinística ou porque é mais apropriado o tratamento estocástico.

Simulação estocástica é a **arte** de gerar amostras de variáveis aleatórias em um ambiente computacional e usar essas amostras para a obtenção de um certo resultado (Bustos & Frery, 1992, *Simulação Estocástica – Teoria e Algoritmos*, ABE, São Paulo-SP).

Arte? Necessitamos de muitas técnicas para atingir o(s) objetivo(s) (Teoria dos Números, Probabilidade, Processos Estocásticos, Estatística, Computação, Análise Numérica, ...)

Variáveis aleatórias? Muitos problemas ou são de natureza não determinística ou porque é mais apropriado o tratamento estocástico.

Ambiente computacional? A complexidade e/ou o volume de dados impedem a busca de uma solução manual.

Simulação estocástica é a **arte** de gerar amostras de variáveis aleatórias em um ambiente computacional e usar essas amostras para a obtenção de um certo resultado (Bustos & Frery, 1992, *Simulação Estocástica – Teoria e Algoritmos*, ABE, São Paulo-SP).

Arte? Necessitamos de muitas técnicas para atingir o(s) objetivo(s) (Teoria dos Números, Probabilidade, Processos Estocásticos, Estatística, Computação, Análise Numérica, ...)

Variáveis aleatórias? Muitos problemas ou são de natureza não determinística ou porque é mais apropriado o tratamento estocástico.

Ambiente computacional? A complexidade e/ou o volume de dados impedem a busca de uma solução manual.

Certo resultado? O **bom** uso da simulação estocástica fornece resultados **aproximados**.

Geração de Variáveis Aleatórias

Variáveis aleatórias i.i.d. $\text{Uniforme}(0,1)$.

Geração de Variáveis Aleatórias

Variáveis aleatórias i.i.d. **Uniforme(0,1)**.

Procedimentos para geração de números **pseudoaleatórios**: as sequências geradas, embora sejam determinísticas, devem ter a “aparência” de aleatoriedade.

Geração de Variáveis Aleatórias

Variáveis aleatórias i.i.d. **Uniforme(0,1)**.

Procedimentos para geração de números **pseudoaleatórios**: as sequências geradas, embora sejam determinísticas, devem ter a “aparência” de aleatoriedade.

Testes de geradores de números aleatórios.

Geração de Variáveis Aleatórias

Variáveis aleatórias i.i.d. **Uniforme(0,1)**.

Procedimentos para geração de números **pseudoaleatórios**: as sequências geradas, embora sejam determinísticas, devem ter a “aparência” de aleatoriedade.

Testes de geradores de números aleatórios.

Período da sequência, precisão, repetibilidade e portabilidade.

G1. Gerador de von Neumann (1949)

G1. Gerador de von Neumann (1949)

- 1 x_0 : número de quatro algarismos decimais (**semente**). Faça $i = 0$.

G1. Gerador de von Neumann (1949)

- 1 x_0 : número de quatro algarismos decimais (**semente**). Faça $i = 0$.
- 2 Calcular x_i^2 . Se necessário, acrescentar zeros à esquerda para que x_i^2 seja escrito como $d_7 d_6 d_5 d_4 d_3 d_2 d_1 d_0$, em que $d_j \in \{0, 1, \dots, 9\}$, para $j = 0, 1, \dots, 7$.

G1. Gerador de von Neumann (1949)

- 1 x_0 : número de quatro algarismos decimais (**semente**). Faça $i = 0$.
- 2 Calcular x_i^2 . Se necessário, acrescentar zeros à esquerda para que x_i^2 seja escrito como $d_7 d_6 d_5 d_4 d_3 d_2 d_1 d_0$, em que $d_j \in \{0, 1, \dots, 9\}$, para $j = 0, 1, \dots, 7$.
- 3 Fazer $x_{i+1} = d_5 d_4 d_3 d_2$ (**meio do quadrado**).

G1. Gerador de von Neumann (1949)

- 1 x_0 : número de quatro algarismos decimais (**semente**). Faça $i = 0$.
- 2 Calcular x_i^2 . Se necessário, acrescentar zeros à esquerda para que x_i^2 seja escrito como $d_7d_6d_5d_4d_3d_2d_1d_0$, em que $d_j \in \{0, 1, \dots, 9\}$, para $j = 0, 1, \dots, 7$.
- 3 Fazer $x_{i+1} = d_5d_4d_3d_2$ (**meio do quadrado**).
- 4 Faça $i = i + 1$ e retorne ao passo 2 até que $i = n$.

G1. Gerador de von Neumann (1949)

- 1 x_0 : número de quatro algarismos decimais (**semente**). Faça $i = 0$.
- 2 Calcular x_i^2 . Se necessário, acrescentar zeros à esquerda para que x_i^2 seja escrito como $d_7 d_6 d_5 d_4 d_3 d_2 d_1 d_0$, em que $d_j \in \{0, 1, \dots, 9\}$, para $j = 0, 1, \dots, 7$.
- 3 Fazer $x_{i+1} = d_5 d_4 d_3 d_2$ (**meio do quadrado**).
- 4 Faça $i = i + 1$ e retorne ao passo 2 até que $i = n$.
- 5 Divida os elementos da sequência por 10.000.

Exemplos:

(a) $\{2100, 4100, 8100, 6100, 2100, \dots\}$,

G1. Gerador de von Neumann (1949)

- 1 x_0 : número de quatro algarismos decimais (**semente**). Faça $i = 0$.
- 2 Calcular x_i^2 . Se necessário, acrescentar zeros à esquerda para que x_i^2 seja escrito como $d_7 d_6 d_5 d_4 d_3 d_2 d_1 d_0$, em que $d_j \in \{0, 1, \dots, 9\}$, para $j = 0, 1, \dots, 7$.
- 3 Fazer $x_{i+1} = d_5 d_4 d_3 d_2$ (**meio do quadrado**).
- 4 Faça $i = i + 1$ e retorne ao passo 2 até que $i = n$.
- 5 Divida os elementos da sequência por 10.000.

Exemplos:

- (a) $\{2100, 4100, 8100, 6100, 2100, \dots\}$,
(b) $\{3792, 3792, \dots\}$,

G1. Gerador de von Neumann (1949)

- 1 x_0 : número de quatro algarismos decimais (**semente**). Faça $i = 0$.
- 2 Calcular x_i^2 . Se necessário, acrescentar zeros à esquerda para que x_i^2 seja escrito como $d_7 d_6 d_5 d_4 d_3 d_2 d_1 d_0$, em que $d_j \in \{0, 1, \dots, 9\}$, para $j = 0, 1, \dots, 7$.
- 3 Fazer $x_{i+1} = d_5 d_4 d_3 d_2$ (**meio do quadrado**).
- 4 Faça $i = i + 1$ e retorne ao passo 2 até que $i = n$.
- 5 Divida os elementos da sequência por 10.000.

Exemplos:

- (a) $\{2100, 4100, 8100, 6100, 2100, \dots\}$,
- (b) $\{3792, 3792, \dots\}$,
- (c) Considere $x_0 =$ ano de seu nascimento.

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

Gerar uma sequência de inteiros $x_1, x_2, \dots, x_n \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, M deve ser “grande”.

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

Gerar uma sequência de inteiros $x_1, x_2, \dots, x_n \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, M deve ser “grande”. Fazer $u_i = x_i/M$, $i = 1, \dots, n$,

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

Gerar uma sequência de inteiros $x_1, x_2, \dots, x_n \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, M deve ser “grande”. Fazer $u_i = x_i/M$, $i = 1, \dots, n$, em que

$$x_i = (ax_{i-1} + c) \bmod M,$$

sendo que $a, c, x_0 \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, x_0 é chamado de **semente** e $\bmod$ representa o resto da divisão inteira.

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

Gerar uma sequência de inteiros $x_1, x_2, \dots, x_n \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, M deve ser “grande”. Fazer $u_i = x_i/M$, $i = 1, \dots, n$, em que

$$x_i = (ax_{i-1} + c) \bmod M,$$

sendo que $a, c, x_0 \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, x_0 é chamado de **semente** e $\bmod$ representa o resto da divisão inteira.

O terno (a, c, M) caracteriza o gerador.

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

Gerar uma sequência de inteiros $x_1, x_2, \dots, x_n \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, M deve ser “grande”. Fazer $u_i = x_i/M$, $i = 1, \dots, n$, em que

$$x_i = (ax_{i-1} + c) \bmod M,$$

sendo que $a, c, x_0 \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, x_0 é chamado de **semente** e $\bmod$ representa o resto da divisão inteira.

O terno (a, c, M) caracteriza o gerador. Exemplos:

(a) Gerador do IMSL: $a = 16807$, $c = 0$, $M = 2^{31} - 1$, período = $2^{31} - 2 = 2.147.483.646$.

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

Gerar uma sequência de inteiros $x_1, x_2, \dots, x_n \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, M deve ser “grande”. Fazer $u_i = x_i/M$, $i = 1, \dots, n$, em que

$$x_i = (ax_{i-1} + c) \bmod M,$$

sendo que $a, c, x_0 \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, x_0 é chamado de **semente** e $\bmod$ representa o resto da divisão inteira.

O terno (a, c, M) caracteriza o gerador. Exemplos:

(a) Gerador do IMSL: $a = 16807$, $c = 0$, $M = 2^{31} - 1$, período = $2^{31} - 2 = 2.147.483.646$.

(b) RANDU (IBM, DEC, ...): $a = 2^{16} + 3$, $c = 0$, $M = 2^{31}$.

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

Gerar uma sequência de inteiros $x_1, x_2, \dots, x_n \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, M deve ser “grande”. Fazer $u_i = x_i/M$, $i = 1, \dots, n$, em que

$$x_i = (ax_{i-1} + c) \bmod M,$$

sendo que $a, c, x_0 \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, x_0 é chamado de **semente** e $\bmod$ representa o resto da divisão inteira.

O terno (a, c, M) caracteriza o gerador. Exemplos:

(a) Gerador do IMSL: $a = 16807$, $c = 0$, $M = 2^{31} - 1$, período = $2^{31} - 2 = 2.147.483.646$.

(b) RANDU (IBM, DEC, ...): $a = 2^{16} + 3$, $c = 0$, $M = 2^{31}$.

randu em R: 400 triples of successive random numbers were taken from the VAX FORTRAN function RANDU running under VMS 1.5.

G2. Geradores congruenciais lineares (Lehmer, 1951)

Gerar uma sequência de inteiros $x_1, x_2, \dots, x_n \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, M deve ser “grande”. Fazer $u_i = x_i/M$, $i = 1, \dots, n$, em que

$$x_i = (ax_{i-1} + c) \bmod M,$$

sendo que $a, c, x_0 \in \{0, 1, \dots, M-1\}$, x_0 é chamado de **semente** e $\bmod$ representa o resto da divisão inteira.

O terno (a, c, M) caracteriza o gerador. Exemplos:

(a) Gerador do IMSL: $a = 16807$, $c = 0$, $M = 2^{31} - 1$, período = $2^{31} - 2 = 2.147.483.646$.

(b) RANDU (IBM, DEC, ...): $a = 2^{16} + 3$, $c = 0$, $M = 2^{31}$.

randu em R: 400 triples of successive random numbers were taken from the VAX FORTRAN function RANDU running under VMS 1.5.

...the triples fall on 15 parallel planes in 3-space. This can be shown theoretically to be true for all triples from the RANDU generator.

G3. Outros geradores

G3. Outros geradores

(1) Geradores com períodos 2^{60} , 2^{113} e $2^{19937} - 1 \cong 10^{6002}$ (Mersenne-Twister, *default* em R, *equidistribution in 623 consecutive dimensions*).

G3. Outros geradores

(1) Geradores com períodos 2^{60} , 2^{113} e $2^{19937} - 1 \cong 10^{6002}$ (Mersenne-Twister, *default* em R, *equidistribution in 623 consecutive dimensions*).

(2) Gerador natural (Y. Dodge, 1996, *International Statistical Review* 64, 329–344): algarismos decimais de π .

Sugestão: Gravar bilhões de dígitos da parte fracionária de π e usar como gerador.

G3. Outros geradores

(1) Geradores com períodos 2^{60} , 2^{113} e $2^{19937} - 1 \cong 10^{6002}$ (Mersenne-Twister, *default* em R, *equidistribution in 623 consecutive dimensions*).

(2) Gerador natural (Y. Dodge, 1996, *International Statistical Review* 64, 329–344): algarismos decimais de π .

Sugestão: Gravar bilhões de dígitos da parte fracionária de π e usar como gerador.

Obs. 1. Cálculo de π com $12,1 \times 10^{12}$ dígitos decimais em dez/2013 (<http://mathworld.wolfram.com/PiDigits.html>).

G3. Outros geradores

(1) Geradores com períodos 2^{60} , 2^{113} e $2^{19937} - 1 \cong 10^{6002}$ (Mersenne-Twister, *default* em R, *equidistribution in 623 consecutive dimensions*).

(2) Gerador natural (Y. Dodge, 1996, *International Statistical Review* 64, 329–344): algarismos decimais de π .

Sugestão: Gravar bilhões de dígitos da parte fracionária de π e usar como gerador.

Obs. 1. Cálculo de π com $12,1 \times 10^{12}$ dígitos decimais em dez/2013 (<http://mathworld.wolfram.com/PiDigits.html>).

Obs. 2. Cálculo de π com 100 trilhões de dígitos ("Even more pi in the sky: Calculating 100 trillion digits of pi on Google Cloud". Google Cloud Platform, 2022, <https://cloud.google.com/blog/products/compute/calculating-100-trillion-digits-of-pi-on-google-cloud>).

G3. Outros geradores

(1) Geradores com períodos 2^{60} , 2^{113} e $2^{19937} - 1 \cong 10^{6002}$ (Mersenne-Twister, *default* em R, *equidistribution in 623 consecutive dimensions*).

(2) Gerador natural (Y. Dodge, 1996, *International Statistical Review* 64, 329–344): algarismos decimais de π .

Sugestão: Gravar bilhões de dígitos da parte fracionária de π e usar como gerador.

Obs. 1. Cálculo de π com $12,1 \times 10^{12}$ dígitos decimais em dez/2013 (<http://mathworld.wolfram.com/PiDigits.html>).

Obs. 2. Cálculo de π com 100 trilhões de dígitos ("Even more pi in the sky: Calculating 100 trillion digits of pi on Google Cloud". Google Cloud Platform, 2022, <https://cloud.google.com/blog/products/compute/calculating-100-trillion-digits-of-pi-on-google-cloud>).

Obs. 3. Há indicações de que *the decimal expansion of π is not statistically random* (R. E. Ganz, 2014, *Experimental Mathematics* 23, 99–104).

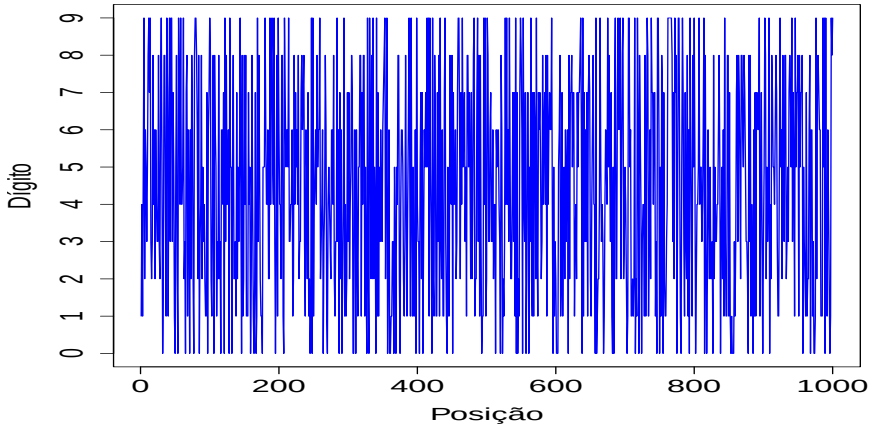


Figura 1: Sequência dos primeiros 1000 dígitos de π .

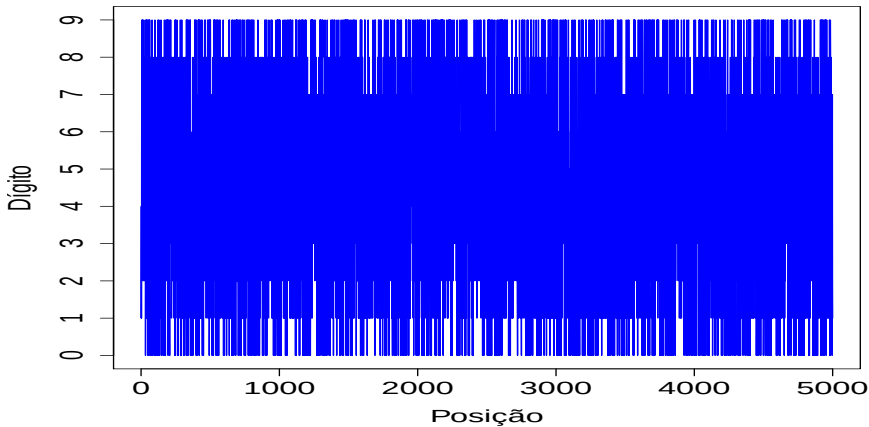


Figura 2: Sequência dos primeiros 5000 dígitos de π .

Frequências relativas dos primeiros 5000 dígitos de π :

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0,093	0,106	0,099	0,092	0,102	0,105	0,103	0,098	0,098	0,104

Frequências relativas dos primeiros 5000 dígitos de π :

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0,093	0,106	0,099	0,092	0,102	0,105	0,103	0,098	0,098	0,104

A distribuição é **uniforme**?