



# PUC-RIO

## INF1036 - Probabilidade Computacional

Material 8 - Gerando Variáveis Aleatórias  
Professora - Ana Carolina Letichevsky\*  
2022.1

\*Material Adaptado de Professor Hélio Lopes

Neste material iremos apresentar métodos e procedimentos computacionais dedicados à geração de variáveis aleatórias de algumas das diversas distribuições teóricas de probabilidade já estudadas.

Todos os métodos baseiam-se na prévia geração de um número aleatório  $U$ , uniformemente distribuído sobre o intervalo  $(0, 1)$ .

Importante observar que o método a ser empregado na geração das variáveis aleatórias, depende do tipo de distribuição e da eficiência que se está buscando no processo.

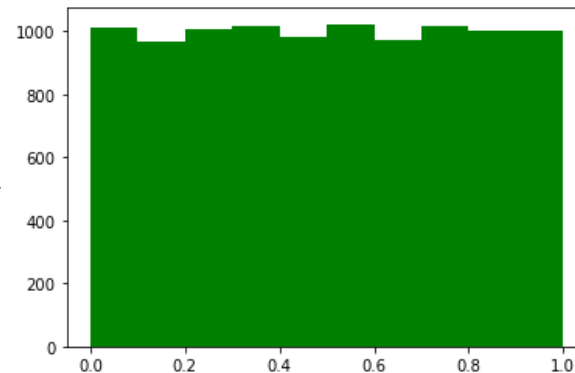
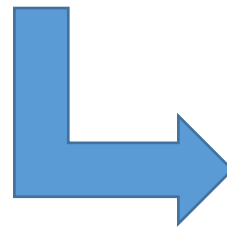
# Variável Aleatória Discreta

Seja  $X$  uma variável aleatória discreta tal que:

$$P(X = x_j) = p_j; \quad j = 0, 1, \dots; \quad \sum_j p_j = 1$$

Seja  $U$  uniformemente distribuído em  $(0, 1)$ , temos então:

$$X = \begin{cases} x_0, & U < p_0 \\ x_1, & p_0 \leq U < p_0 + p_1 \\ \dots & \dots \\ x_j, & \sum_{i=1}^{j-1} p_i \leq U < \sum_{i=1}^j p_i \\ \dots & \dots \end{cases}$$



Desde que para  $0 < a < b < 1$ ,  $P(a \leq U < b) = b - a$ , temos que:

$$P(X = x_j) = P\left(\sum_{i=1}^{j-1} p_i \leq U < \sum_{i=1}^j p_i\right) = p_j \Rightarrow X \text{ possui a distribuição desejada.}$$

Seja  $U$  uniformemente distribuído entre  $(0, 1)$ , temos então:

$$X = \begin{cases} x_0, & U < p_0 \\ x_1, & p_0 \leq U < p_0 + p_1 \\ \dots & \dots \\ x_j, & \sum_{i=1}^{j-1} p_i \leq U < \sum_{i=1}^j p_i \\ \dots & \dots \end{cases} \quad P(X = x_j) = P\left(\sum_{i=1}^{j-1} p_i \leq U < \sum_{i=1}^j p_i\right) = p_j \Rightarrow$$

Se  $x_0 < x_1 < \dots < x_j < \dots$  e  $F$  denotar a função de distribuição acumulada de  $X$ , então:

$$F(x_k) = P(X \leq x_k) = \sum_{i=1}^k p_i \quad \text{e } X \text{ será igual a } x_j \text{ se } F(x_{j-1}) \leq U < F(x_j)$$

Em outras palavras, após gerar o número randômico  $U$  é feita a determinação do valor de  $X$  encontrando o intervalo  $[F(x_{j-1}), F(x_j)]$  em que  $U$  está, ou de forma equivalente, encontrando a inversa de  $F(U)$ . Daí o nome do método “Método da Inversa” para gerar  $X$ .

Exemplo 1) Seja  $X$  uma variável aleatória discreta, tal que:

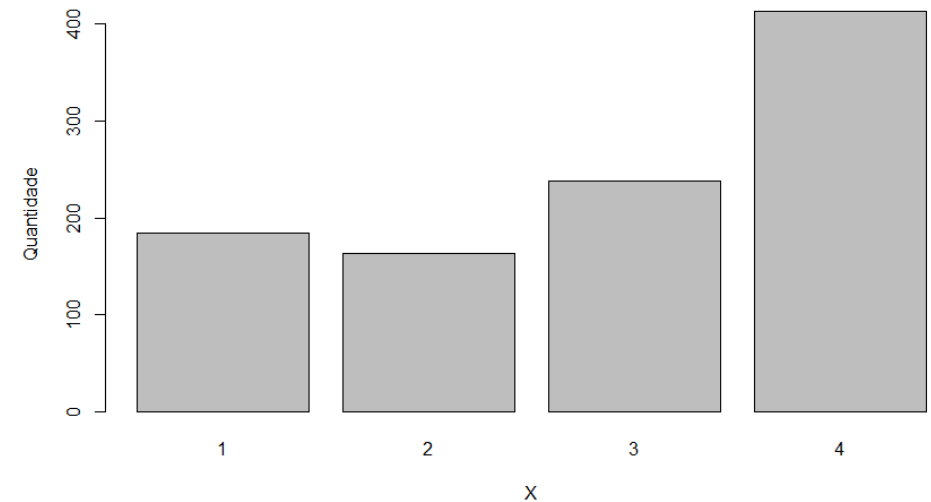
$$P(X = x_j) = p_j; \quad j = 1, 2, 3, 4; \quad p_1 = 0,2 \quad p_2 = 0,15 \quad p_3 = 0,25 \quad p_4 = 0,4$$

Implemente uma função que possa gerar  $X$ .

```
gera.variavel <- function (nsamples, taxa) {  
  X <- rep(0, nsamples) # nsamples posições com 0  
  U <- runif(nsamples) # nsamples valores em [0.0, 1.0)  
  for (i in 1:nsamples) {  
    if (U[i] < 0.2)  
      X[i] = 1  
    else if (U[i] < 0.35) # 0.2 + 0.15  
      X[i] = 2  
    else if (U[i] < 0.6) # 0.2 + 0.15 + 0.25  
      X[i] = 3  
    else  
      X[i] = 4  
  }  
  return (X)  
}
```

```
nsamples = 50000
```

```
X <- gera.variavel(nsamples)  
hist(X, breaks = 100, col = 'green')
```



# Método da Inversa



Para gerar uma variável aleatória  $X$  cuja função distribuição acumulada é  $F$ , siga o seguinte algoritmo:

Passo 1: gere uma variável aleatória uniforme  $U$  no intervalo  $(0, 1)$ .

Passo 2:  $X \leftarrow F^{-1}(U)$

# Variável Aleatória Contínua



Além do “Método da Inversa”, existem outros possíveis métodos que podem ser utilizados para gerar variáveis aleatórias discretas como o “Método da Rejeição”.

Para variáveis aleatórias contínuas, iremos abordar, além do “Método da Inversa”, os métodos “Método da Rejeição” e o “Método Polar”.

# Método da Inversa

Distribuição	Função de Densidade de Probabilidade	Inversa da Função de Distribuição Acumulada
Uniforme $\mathcal{U}(a, b)$ $a \leq x \leq b$	$\frac{1}{b - a}$	$a + (b - a)u$
Exponencial $\mathcal{E}(\lambda)$ $\lambda > 0; x \geq 0$	$\lambda e^{-\lambda x}$	$-\frac{1}{\lambda} \ln(1 - u)$
Beta $\mathcal{B}(\alpha, 1)$ $\alpha > 0; 0 \leq x \leq 1$	$\alpha x^{\alpha-1}$	$u^{\frac{1}{\alpha}}$
Beta $\mathcal{B}(1, \beta)$ $\beta > 0; 0 \leq x \leq 1$	$\beta(1 - x)^{\beta-1}$	$1 - (1 - u)^{\frac{1}{\beta}}$
Logística $\mathcal{L}(\alpha, \beta)$ $\beta > 0; -\infty \leq x; \alpha < \infty$	$\frac{e^{-(x-\alpha)/\beta}}{\beta[1 + e^{-(x-\alpha)/\beta}]^2}$	$\alpha + \beta \ln[u/(1 - u)]$
Weibull $\mathcal{W}(\alpha, \beta)$ $\alpha, \beta > 0; x \geq 0$	$\frac{\alpha}{\beta} \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha-1} e^{-(x/\beta)^\alpha}$	$\beta[-\ln(1 - u)]^{1/\alpha}$
Cauchy $\mathcal{C}(\alpha, \beta)$ $\beta > 0; -\infty \leq x; \alpha < \infty$	$\frac{1}{\pi} \frac{\beta}{(x - \alpha)^2 + \beta^2}$	$\alpha + \beta \tan \pi [u - (1/2)]$



Exemplo 2) Implemente uma função que gere uma variável aleatória contínua  $X$  cuja função de distribuição acumulada é uma Exponencial de parâmetro  $\lambda = 2$ :

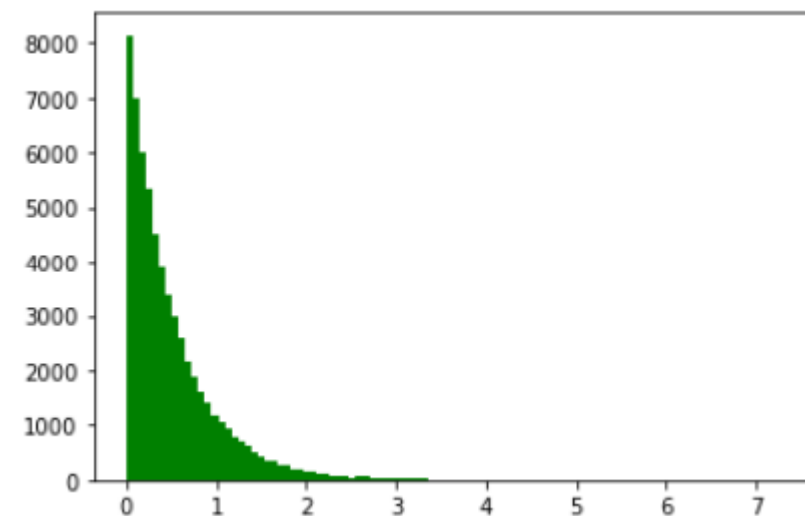
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math

def exponencial(nsamples, taxa):
    X = np.zeros(nsamples) # nsamples posições com 0
    U = np.random.sample(nsamples) # nsamples valores em [0.0, 1.0)
    for i in range(nsamples):
        X[i] = - math.log(1.0 - U[i])/taxa # Inversa da exponencial
    return (X)

taxa = 2.0
nsamples = 50000

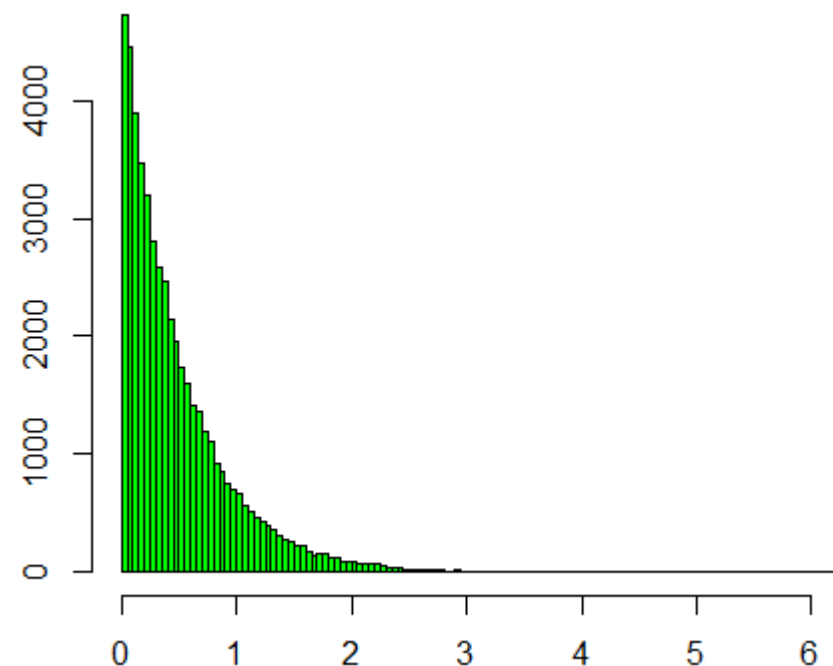
X = exponencial(nsamples, taxa)

plt.hist(X, bins=100, facecolor='green')
plt.show()
```



Continuação Exemplo 2) Implemente uma função que gere uma variável aleatória contínua  $X$  cuja função de distribuição acumulada é uma Exponencial de parâmetro  $\lambda = 2$ :

```
exponencial <- function (nsamples, taxa) {  
  X <- rep(0, nsamples) # nsamples posições com 0  
  U <- runif(nsamples) # nsamples valores em [0.0, 1.0)  
  for (i in 1:nsamples) {  
    X[i] = - log(1.0 - U[i])/taxa # Inversa da exponencial  
  }  
  return (X)  
}  
  
taxa = 2.0  
nsamples = 50000  
  
X <- exponencial(nsamples, taxa)  
hist(X, breaks = 100, col = 'green')
```



Exercício 1) Implemente uma função que gere uma variável aleatória contínua  $X$  cuja função de distribuição acumulada é uma Weibull de parâmetros  $\alpha = 2$  e  $\beta = \frac{1}{2}$ :

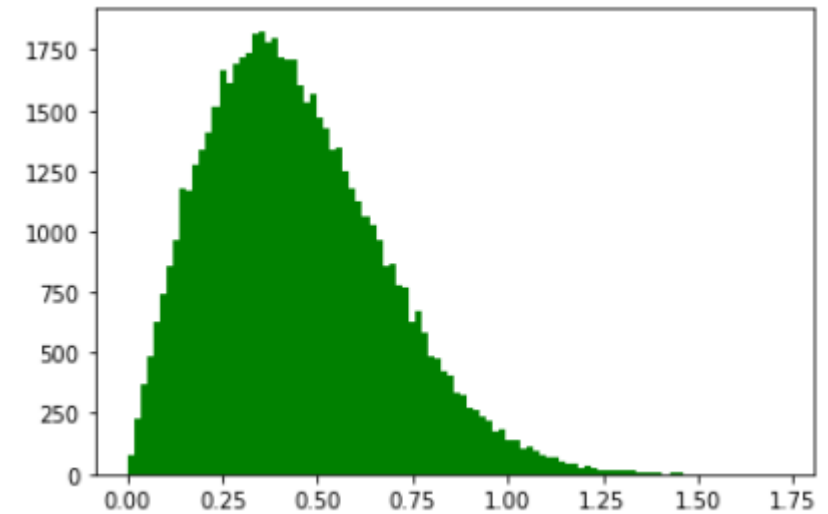
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math

def weibull(nsamples, a, b):
    X = np.zeros(nsamples)
    U = np.random.sample(nsamples)
    for i in range(nsamples):
        X[i] = b * math.pow(-math.log(1 - U[i]), 1.0 / a)
    return (X)

a = 2.0
b = 0.5
nsamples = 50000

X = weibull(nsamples, a, b)

plt.hist(X, bins=100, facecolor='green')
plt.show()
```

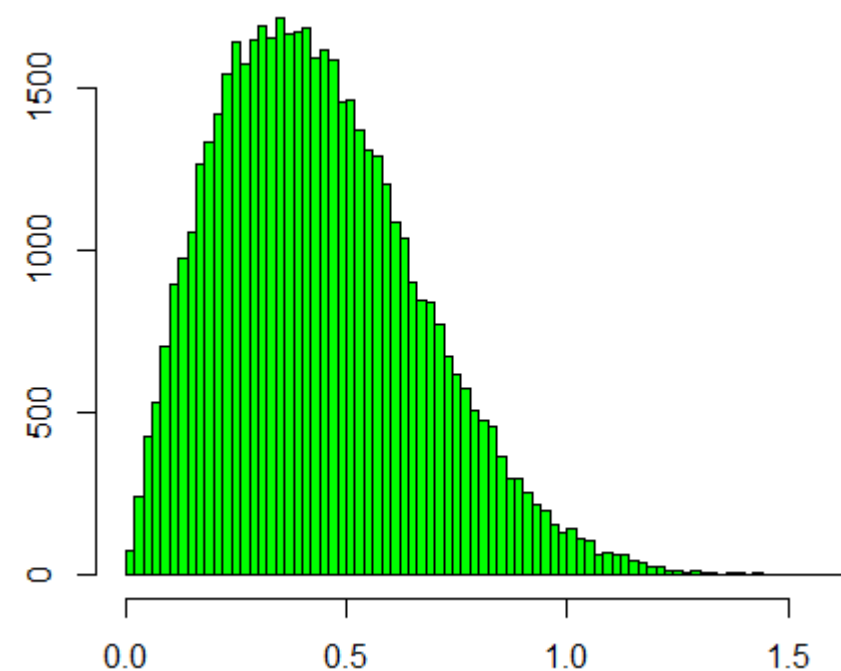


# Método da Inversa



Continuação Exercício 1) Implemente uma função que gere uma variável aleatória contínua  $X$  cuja função de distribuição acumulada é uma Weibull de parâmetros  $\alpha = 2$  e  $\beta = \frac{1}{2}$ :

```
weibull <- function (nsamples, a, b) {  
  X <- rep(0, nsamples)  
  U <- runif(nsamples)  
  for (i in 1:nsamples) {  
    X[i] = b * ((-log(1 - U[i]))^(1.0 / a))  
  }  
  return (X)  
}  
  
a = 2.0  
b = 0.5  
nsamples = 50000  
  
X = weibull(nsamples, a, b)  
hist(X, breaks = 100, col = 'green')
```



Exercício 2) Altere os parâmetros da distribuição acumulada Weibull do exercício anterior para  $\alpha = 1$  e  $\beta = \frac{1}{2}$ :

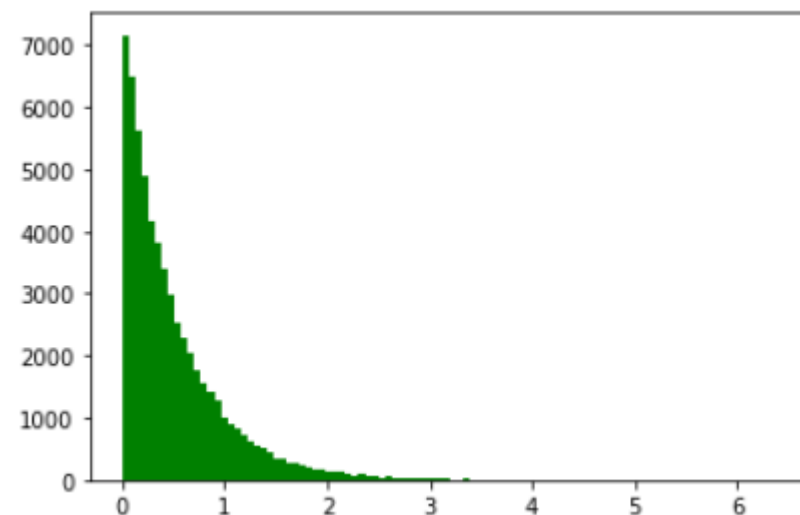
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math

def weibull(nsamples, a, b):
    X <- np.zeros(nsamples)
    U <- np.random.sample(nsamples)
    for i in range(nsamples):
        X[i] <- b * math.pow(-math.log(1 - U[i]), 1.0 / a)
    return (X)

a <- 1
b <- 0.5
nsamples = 50000

X <- weibull(nsamples, a, b)

plt.hist(X, bins=100, facecolor='green')
plt.show()
```



Continuação Exercício 2) Altere os parâmetros da distribuição acumulada Weibull do exercício anterior para  $\alpha = 1$  e  $\beta = \frac{1}{2}$ :

```
weibull <- function (nsamples, a, b) {  
  X <- rep(0, nsamples)  
  U <- runif(nsamples)  
  for (i in 1:nsamples) {  
    X[i] = b * ((-log(1 - U[i]))^(1.0 / a))  
  }  
  return (X)  
}  
  
a = 1  
b = 0.5  
nsamples = 50000  
  
X = weibull(nsamples, a, b)  
hist(X, breaks = 100, col = 'green')
```

