

# Geração de números não uniformes

Variáveis discretas e contínuas

Prof. Walmes Zeviani

walmes@ufpr.br

Laboratório de Estatística e Geoinformação  
Departamento de Estatística  
Universidade Federal do Paraná

Atualizado em 2018-08-20

## Justificativas

- ▶ A GNA Uniformes são o ponto de partida para GNA de outras distribuições.
- ▶ Do ponto de vista de simulação computacional, é importante gerar números de todas as distribuições de probabilidade.

## Objetivos

- ▶ Mostrar a GNA de v.a. discretas.
- ▶ Apresentar o método da transformação integral de probabilidades.

# A distribuição uniforme discreta

Se  $X$  tem distribuição uniforme discreta com  $k$  valores, o seu suporte é o conjunto  $x \in \{1, 2, \dots, k\}$ ,  $k \geq 2$ . A função de probabilidade é

$$p(x) = \frac{1}{k} \cdot I(x \in \{1, 2, \dots, k\}). \quad (1)$$

A função de probabilidade acumulada é

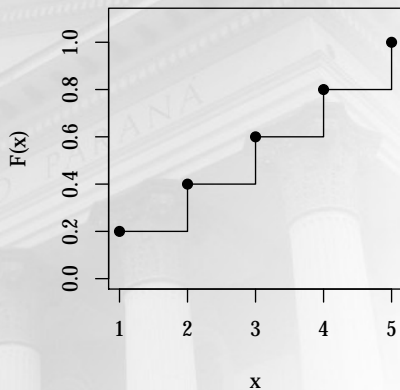
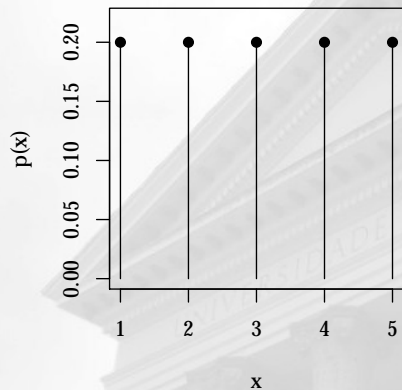
$$F(x) = \frac{x}{k}. \quad (2)$$

A média e variância são

$$E(X) = \frac{k+1}{2} \quad \text{e} \quad V(X) = \frac{k^2-1}{12}. \quad (3)$$

[https://en.wikipedia.org/wiki/Discrete\\_uniform\\_distribution](https://en.wikipedia.org/wiki/Discrete_uniform_distribution)

# Gráficos da uniforme discreta



# Números da uniforme discreta

Como gerar números da uniforme discreta?

Por compartimentalização (*data binnig*).

Gera-se números da v.a. uniforme  $U \sim U(0, 1)$  e obtém-se números da v.a.  $X$  de distribuição uniforme discreta usando

$$X = \begin{cases} 1, & \text{se } U < 1/k \\ 2, & \text{se } 1/k \leq U < 2/k \\ \vdots & \vdots \\ k, & \text{se } (k-1)/k \leq U < 1. \end{cases} \quad (4)$$

★ Expresse a equação acima usando a função de distribuição  $F(x)$ .

# A distribuição Bernoulli

Uma v.a.  $X$  tem distribuição Bernoulli,  $X \sim \text{Ber}(p)$  se sua função de probabilidade é

$$p(x) = \begin{cases} p & , \text{ se } x = 1 \\ 1 - p & , \text{ se } x = 0, \end{cases} \quad (5)$$

em que  $0 < p < 1$ .

A média e variância são dados por

$$E(X) = p \quad \text{e} \quad V(X) = p(1 - p). \quad (6)$$

# Números da Bernoulli

Como gerar números da Bernoulli?

Por dicotomização. Gere números  $U \sim U(0, 1)$  e faça

$$X = \begin{cases} 1, & \text{se } U \leq p \\ 0, & \text{se } U > p. \end{cases} \quad (7)$$

★ Expresse a equação acima usando a função de distribuição  $F(x)$ .

# A distribuição geométrica

Uma v.a.  $X$  tem distribuição Geométrica se é o número tentativas até que o primeiro sucesso seja obtido em uma série de provas independentes de Bernoulli ( $p$  constante). Assim

$$p(x) = (1 - p)^{x-1} \cdot p, \quad x \in 1, 2, \dots; 0 < p < 1. \quad (8)$$

Representamos por  $X \sim \text{Geo}(p)$  onde

$$E(X) = 1/p \quad \text{e} \quad V(X) = (1 - p)/p^2. \quad (9)$$



# Números da geometria

A função de distribuição da geométrica é

$$F(x) = 1 - (1 - p)^x \quad (10)$$

$x$	$p(x)$	$\sum_x p(x)$	$F(x) = 1 - (1 - p)^x$
1	$p$	$p$	$p$
2	$pq$	$p + pq$	$1 - q^2$
3	$pq^2$	$p + pq + pq^2$	$1 - q^3$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$

★ Reconhece algum padrão algébrico?

# Gerar números da geométrica

```
random_geo <- function(p) {  
  q <- 1 - p  
  pq <- p * q  
  x <- 1  
  Fx <- p  
  u <- runif(1)  
  while (u > Fx) {  
    x <- x + 1 # Incrementa x.  
    Fx <- Fx + pq # Calcula F(x).  
    pq <- pq * q # Atualiza.  
  }  
  return(x)  
}  
  
x <- replicate(10000, random_geo(p = 0.5))  
plot(ecdf(x))  
curve(pgeom(x - 1, p = 0.5), add = TRUE, type = "s", col = 2)
```

# Uma implementação que visa eficiência

```
random_geo <- function(n, p) {  
  q <- 1 - p  
  pq <- p * q  
  x <- 1  
  Fx <- p  
  u_vec <- sort(runif(n))  
  x_vec <- integer(n)  
  for (i in 1:n) {  
    while (u_vec[i] > Fx) {  
      x <- x + 1  
      Fx <- Fx + pq  
      pq <- pq * q  
    }  
    x_vec[i] <- x  
  }  
  x_vec <- sample(x_vec)  
  return(x_vec)  
}
```

# GNA de v.a. contínuas

- ▶ A GNA de v.a. discretas é feito por busca direta no intervalo ao qual o valor uniforme pertence na distribuição acumulada.
- ▶ Em v.a. contínuas o mesmo raciocínio aplica-se.
- ▶ Se a função de distribuição  $F(x)$  tiver inversa  $F^{-1}(u)$ , então a geração de números da v.a.  $X$  com distribuição  $F(x)$  é muito simples.
- ▶ Essa abordagem é conhecida como **método da transformação integral da probabilidade** (MTIP).

# O método da transformação integral da probabilidade

- ▶ Considere que  $X$  é uma v.a. contínua com função de distribuição  $F(x) = \Pr(X \leq x)$  para todo  $x$ .
- ▶ Gera-se  $U \sim U(0, 1)$ .
- ▶ O método da transformação integral da probabilidade estabelece que a variável aleatória  $W = F^{-1}(U)$  terá distribuição  $F(x)$ . Ou seja,  $W$  é na realidade  $X$ .
- ▶ Para verificar isso, note que

$$\Pr(X \leq x) = \Pr(F^{-1}(U) \leq x) = \Pr(U \leq F(x)) = F(x) \quad (11)$$

considerando que  $F^{-1}(u) \leq x$  e  $u \leq F(x)$  coincidem para todo  $u$  e  $x$ .

<http://www.portalaction.com.br/simulacao-monte-carlo/metodo-da-transforma-inversa>  
[https://en.wikipedia.org/wiki/Probability\\_integral\\_transform](https://en.wikipedia.org/wiki/Probability_integral_transform)

# Distribuição exponencial

Uma v.a.  $X$  segue o modelo exponencial com parâmetro  $\lambda > 0$  se sua densidade é dada por

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x} \cdot I(x > 0), \quad (12)$$

sendo  $\lambda > 0$ . Denota-se por  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ .

A média e variância são

$$E(X) = \frac{1}{\lambda} \quad \text{e} \quad V(X) = \frac{1}{\lambda^2}. \quad (13)$$

# Geração de números da Exponencial

A função de distribuição da Exponencial é

$$F(x) = \int_0^x f(v) dv = 1 - \exp\{-\lambda x\}. \quad (14)$$

Dessa forma, a inversa de  $F(x)$  é

$$u = 1 - \exp\{-\lambda x\}$$

$$1 - u = \exp\{-\lambda x\}$$

$$\log(1 - u) = -\lambda x$$

$$-\frac{\log(1 - u)}{\lambda} = x$$

$$\therefore x = F^{-1}(u) = -\frac{\log(1 - u)}{\lambda}.$$

# Implementação em R

```
random_exp <- function(n, lambda) {  
  u <- runif(n)  
  x <- -log(1 - u)/lambda  
  return(x)  
}
```

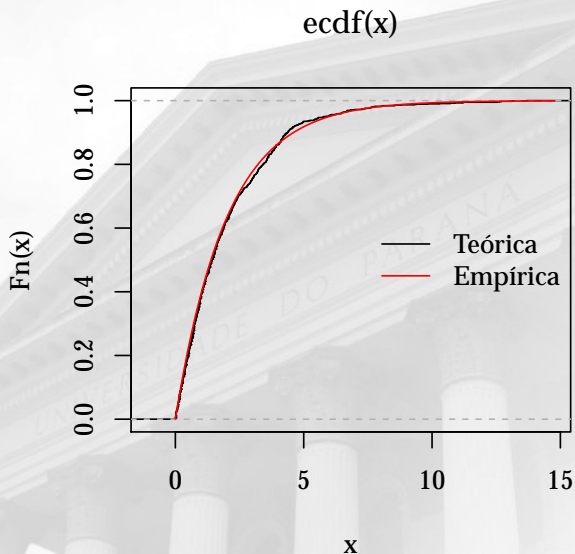
```
x <- random_exp(n = 1000, lambda = 0.5)
```

```
Fx <- function(x, lambda) {  
  1 - exp(-lambda * x)  
}
```

```
plot(ecdf(x))  
curve(Fx(x, lambda = 0.5), add = TRUE, col = 2, from = 0)  
legend("right", legend = c("Teórica", "Empírica"),  
      lty = 1, col = 1:2, bty = "n")
```



# Implementação em R



# Exercícios

Obter o GNA das distribuições especificadas abaixo usando o MTIP.

- ▶  $F(x) = 1 - (x - 1)^2$ ,  $0 < x < 1$ .
- ▶  $F(x) = x^\theta$ ,  $0 < x < 1, \theta > 1$ .
- ▶  $F(x) = 1 - \exp\{-x^2/2\tau^2\}$ ,  $x > 0, \tau > 0$ .
- ▶  $f(x) = \frac{1}{2} \sin(x)$ ,  $0 < x < \pi$ .
- ▶  $f(x) = \frac{\sec^2(x)}{\sqrt{3}}$ ,  $0 < x < \pi/3$ .

Dica: use programas de matemática simbólica para verificar os resultados.

Wolfram Alpha: <http://www.wolframalpha.com/>.

# Solução

- ▶  $F^{-1}(u) = 1 - \sqrt{1 - u}$  ou apenas  $F^{-1}(u) = 1 - \sqrt{u}$  por simetria.
- ▶  $F^{-1}(u) = u^{1/\theta}$
- ▶  $F^{-1}(u) = \sqrt{-2\tau \cdot \log(1 - u)}$ .
- ▶  $F(x) = \frac{1 - \cos(x)}{2}$  e  $F^{-1}(u) = \arccos(1 - 2u)$ .
- ▶  $F(x) = \frac{\tan(x)}{\sqrt{3}}$  e  $F^{-1}(u) = \arctan(u\sqrt{3})$ .

# Quando usar o MTIP para GNA?

Sempre que possível.

- ▶ O método funciona quando  $F^{-1}(u)$  existe.
- ▶ Existem distribuições onde  $F(x)$  é não inversão analítica.
- ▶ Existem distribuições onde  $F(x)$  não existe (apenas  $f(x)$ ).

Alternativas

- ▶ Pode-se aproximar numericamente  $F(x)$  e/ou  $F^{-1}(u)$  para GNA.
- ▶ Pode-se considerar métodos não baseados em  $F^{-1}(u)$ .



## Próxima aula

- ▶ O método da aceitação-rejeição.

## Avisos

- ▶ Sabatina 03 já está no Moodle!