

Generación de variables aleatorias continuas

Método de la transformada inversa

Patricia Kisbye

FaMAF

15 de abril, 2010

Generación de variables aleatorias continuas

Decimos que X es una v.a. continua si existe $f : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R}$ tal que

$$F(x) := P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt.$$

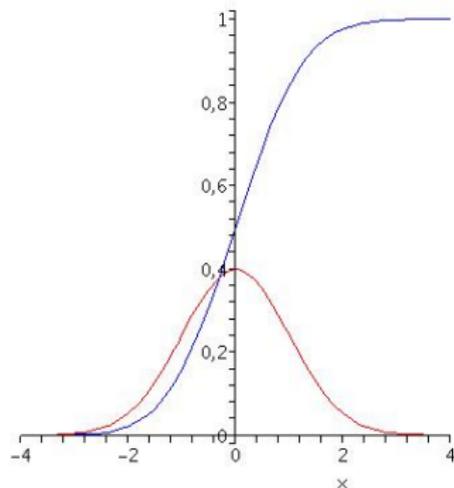
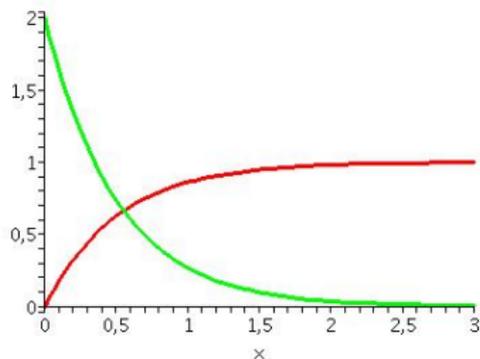
Estudiaremos los siguientes métodos de generación para una tal X :

- ▶ Método de la transformada inversa.
- ▶ Método de aceptación y rechazo.
- ▶ Método de composición.

Método de la transformada inversa

Propiedades de $F(x) := \int_{-\infty}^x f(t) dt$.

- ▶ $F(x)$ es continua.
- ▶ $F(x)$ es no decreciente.
- ▶ $0 \leq F(x) \leq 1$, $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$, $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$



Método de la transformada inversa

Teorema

Si F es una función de distribución continua, inversible, y $U \sim \mathcal{U}(0, 1)$, entonces

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

es una variable aleatoria con distribución F .

$$\begin{aligned} P(X \leq a) &= P(F^{-1}(U) \leq a) \\ &= P(F(F^{-1}(U)) \leq F(a)) && \text{por ser inversible} \\ &= P(U \leq F(a)) = F(a) \end{aligned}$$

Método de la transformada inversa

- ▶ Es suficiente que F tenga inversa en $(0, 1)$.
- ▶ Problemas:
 - ▶ La inversa de F involucra funciones computacionalmente costosas. ($\sqrt[n]{f(x)}$, $\log(x)$, etc.)
 - ▶ La inversa de F no puede ser calculada explícitamente. (p. ej., distribución de la normal, de una gamma)
- ▶ Para ciertas distribuciones F pueden utilizarse otras estrategias, por ejemplo expresando a F como
 - ▶ distribución del mínimo y/o del máximo de v. a. independientes.
 - ▶ distribución de suma de variables aleatorias independientes
 - ▶ distribución de una v. a. condicional a otra,
- ▶ o existen métodos específicos (p. ej., para X con distribución normal.)

Veamos algunos ejemplos.

Aplicación del método de la transformada inversa

Ejemplo

Escribir un método para generar el valor de una v. a. X con función de densidad

$$f(x) = -\frac{x}{2} + 1, \quad 0 \leq x \leq 2.$$

$$F(x) = -\frac{x^2}{4} + x, \quad 0 \leq x \leq 2.$$

F no es inversible sobre \mathbb{R} , pero sólo nos interesa encontrar una inversa $F^{-1} : (0, 1) \mapsto (0, 2)$.

$$-\frac{x^2}{4} + x = u \quad \Rightarrow \quad x = \begin{cases} x = 2 + 2\sqrt{1-u} \\ 0 \\ x = 2 - 2\sqrt{1-u} \end{cases}$$

Algoritmo

Generar U ;

$X \leftarrow 2 - 2\sqrt{U}$

Aplicación del método de la transformada inversa

Ejemplo

Escribir un método para generar el valor de una v. a. X con función de densidad

$$f(x) = \begin{cases} 1/4 & 0 \leq x \leq 2 \\ 1/2 & 2 < x < 3 \\ 0 & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x \leq 0 \\ x/4 & 0 \leq x \leq 2 \\ \frac{x-1}{2} & 2 < x < 3 \\ 1 & x \geq 3 \end{cases}$$

```
Generar  $U$ ;  
if  $U < 1/2$  then  
     $X \leftarrow 4U$   
else  
     $X \leftarrow 2U + 1$   
end
```

Máximos y mínimos de v. a. independientes

Consideremos X_1, X_2, \dots, X_n v. a. independientes, con funciones de distribución F_1, F_2, \dots, F_n , respectivamente.

$$F_i(a) = P(X_i \leq a).$$

- ▶ $X = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$
- ▶ $F_X(a) = F_1(a) \cdot F_2(a) \dots F_n(a)$
- ▶ $Y = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$
- ▶ $1 - F_Y(a) = (1 - F_1(a)) \cdot (1 - F_2(a)) \dots (1 - F_n(a))$

Máximos y mínimos de v. a. independientes

$$F(x) = x^n, \quad 0 \leq x \leq 1, \quad 0 \text{ en otro caso.}$$

$$F(x) = \underbrace{x \cdot x \cdots x}_n$$

Algoritmo: $F_X(t) = t^n$

Generar U_1, U_2, \dots, U_n ;

$X \leftarrow \max\{U_1, U_2, \dots, U_n\}$

- ▶ no requiere cálculo de una raíz n -ésima.
- ▶ se generan $n - 1$ uniformes adicionales.
- ▶ requiere de $n - 1$ comparaciones.

Generación de una v. a. exponencial

- ▶ Si $X \sim \mathcal{E}(\lambda)$, entonces $c \cdot X$ también es exponencial.
- ▶ $c \cdot X \sim \mathcal{E}\left(\frac{\lambda}{c}\right)$.
- ▶ Calculamos la inversa de la función de distribución de $X \sim \mathcal{E}(1)$:

$$F_X(x) = 1 - e^{-x}$$

$$u = 1 - e^{-x}$$

$$1 - u = e^{-x}$$

$$x = -\log_e(1 - u)$$

$$X \sim \mathcal{E}(1)$$

Generar U;

$$X \leftarrow -\log(U)$$

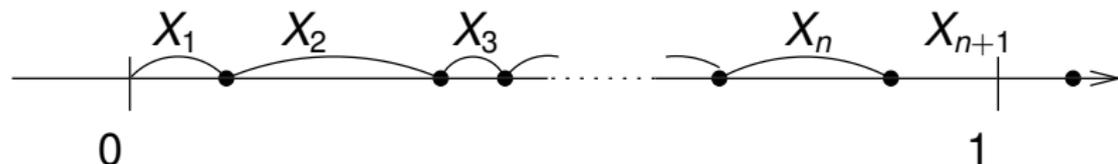
$$X \sim \mathcal{E}(\lambda)$$

Generar U;

$$X \leftarrow -\frac{1}{\lambda} \log(U)$$

Generación de una v. a. Poisson $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$

- ▶ En un proceso de Poisson homogéneo de parámetro λ ,
 - ▶ los tiempos de llegada entre eventos son v. a. exponenciales de media $\frac{1}{\lambda}$.
 - ▶ el número de eventos en un intervalo de tiempo de longitud t es una v. a. Poisson de media $\lambda \cdot t$.
- ▶ $N(1)$ es una v. a. Poisson de media λ .



$$N(1) = \max\{n \mid X_1 + X_2 + \dots + X_n < 1\}$$

Generación de una v. a. Poisson $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$

Empleando v.a. uniformes para generar las exponenciales, tenemos que

$$\begin{aligned}N(1) &= \max\{n \mid X_1 + X_2 + \cdots + X_n < 1\} \\&= \max\{n \mid -\frac{1}{\lambda} (\log(U_1) + \log(U_2) + \cdots + \log(U_n)) < 1\} \\&= \max\{n \mid -\frac{1}{\lambda} (\log(U_1 \cdot U_2 \cdots U_n)) < 1\} \\&= \max\{n \mid \log(U_1 \cdot U_2 \cdots U_n) > -\lambda\} \\&= \max\{n \mid U_1 \cdot U_2 \cdots U_n > e^{-\lambda}\}\end{aligned}$$

$$N(1) = \min\{n \mid U_1 \cdot U_2 \cdots U_n < e^{-\lambda}\} - 1$$

Generación de una v. a. con distribución Gamma

- ▶ Si X_1, \dots, X_n son v. a. exponenciales independientes, $X_i \sim \mathcal{E}(\lambda)$, entonces

$$X = X_1 + \dots + X_n$$

es una v. a. gamma, de parámetros (n, λ) .

Algoritmo: $X \sim \gamma(n, \lambda)$

Generar $U_1, \dots, U_n \sim \mathcal{U}(0, 1)$;

$$X \leftarrow -\frac{1}{\lambda} \log(U_1 \dots U_n)$$

- ▶ Emplea n uniformes.
- ▶ Calcula un único logaritmo.

- ▶ Para generar n exponenciales independientes, hacen falta generar n uniformes y calcular n logaritmos.

Generación de exponenciales a partir de una distribución gamma

Teorema

Si $X, Y \sim \mathcal{E}(\lambda)$, entonces

$$f_{X|X+Y}(x | t) = \frac{1}{t} \mathbb{I}_{(0,t)}(x),$$

es decir, X condicional a $X + Y = t$ es uniforme en $(0, t)$.

Para generar X, Y exponenciales independientes, de parámetro λ podemos aplicar el siguiente algoritmo:

Algoritmo: $X, Y \sim \mathcal{E}(\lambda)$

Generar $U_1, U_2 \sim \mathcal{U}(0, 1)$;

$t \leftarrow -\frac{1}{\lambda} \log(U_1 U_2)$;

Generar U_3 ;

$X \leftarrow t U_3$;

$Y \leftarrow t - X$

- ▶ Calcula un único logaritmo.
- ▶ Emplea 1 uniforme adicional.

Generación de exponenciales a partir de una distribución gamma

Para generar n exponenciales, se puede extender el método anterior generando

- ▶ una v. a. gamma, de parámetros (n, λ) ,
- ▶ $n - 1$ v. a. uniformes, adicionales.

Algoritmo

Generar $U_1, \dots, U_n \sim \mathcal{U}(0, 1)$;

$$t \leftarrow -\frac{1}{\lambda} \log(U_1 \cdots U_n);$$

Generar V_1, \dots, V_{n-1} y ordenarlos de menor a mayor;

$$X_1 \leftarrow t V_1;$$

$$X_2 \leftarrow t(V_2 - V_1);$$

\vdots ;

$$X_{n-1} \leftarrow t(V_{n-1} - V_{n-2});$$

$$X_n \leftarrow t - t V_{n-1}$$
