

1. Sea  $g: [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  y  $\theta = \int_0^1 g(x) dx$ . Queremos aproximar  $\theta$  mediante un método de Montecarlo. Sean  $U_1, \dots, U_n, \dots$  variables aleatorias i.i.d con distribución uniforme en  $[0, 1]$  y  $\hat{\theta}_n := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n g(U_i)$ . Como

$$\theta = E(g(U_1)) = \lim_{n \rightarrow \infty} \hat{\theta}_n,$$

utilizamos este hecho para aproximar.

- a) Probar que  $\hat{\theta}_n$  es insesgado y fuertemente consistente (i.e.  $E(\hat{\theta}_n) = \theta$  y  $\hat{\theta}_n \rightarrow \theta$  casi seguramente).
  - b) Implementar un algoritmo que estime  $\theta$  cuando  $g(x) = x^2$ .
  - c) Implementar un algoritmo que grafique el error  $\hat{\theta}_n - \theta$ .
  - d) Idem para  $g(x) = \cos(1/x)$ .
  - e) Idem para  $g(x_1, x_2) = 4x_1^2x_2 + x_2^2$ . Sugerencia:
 

```
>x=rand(2,n);
>g=4*(x(1,:).^2).*x(2,:) + x(2,:).^2;
>ans=mean(g)
```
2. Utilizando el comando `rand`, implementar un algoritmo que simule una variable aleatoria con distribución
- a)  $\mathcal{U} \sim [\pi, 2\pi]$
  - b)  $\mathbb{E}(\lambda)$ .
  - c)  $\Gamma(8, \lambda)$
  - d)  $N(0, 1)$  y  $N(\mu, \sigma^2)$  (Sug.: recordar el método de Box-Muller o el TCL).
  - e)  $\beta(3, 5)$
  - f) Bernoulli
  - g)  $B(20, 0, 02)$
  - h) Poisson
  - i) Geométrica
  - j) Un vector  $(X, Y)$  con marginales Normales estándar y  $\text{Cov}(X, Y) = \pi$ .

Sugerencia: No usar **siempre** el método de la inversa generalizada. Wikipedia puede servir.

En los casos en que se le ocurra más de un método, usar los comandos `tic` y `toc` para comparar la velocidad de cada uno.

3. Estadísticos de orden. Sean  $X_1, \dots, X_n$  variables aleatorias i.i.d con distribución exponencial de parámetro  $\lambda$ . Sean  $X_{(1)}, \dots, X_{(n)}$  los estadísticos de orden. Implementar un algoritmo que simule  $X_{(i)}$ .
- a) Utilizar el primer método que se le ocurra.
  - b) ¿Se puede hacer mejor? (Recordar que las funciones de distribución son monótonas)
  - c) ¿Se puede hacer mejor? (Recordar la distribución Beta)
4. Método de aceptación-rechazo.
- a) Sean  $A \subset B \subset \mathbb{R}^d$ . Probar que el siguiente algoritmo genera una variable aleatoria con distribución uniforme en  $B$ .

```

generar Z uniforme en B
mientras Z ∉ A
    generar Z uniforme en B
fin mientras
salida=Z

```

- b) Sea  $\tau$  la cantidad de iteraciones que hace el algoritmo antes de parar. Hallar  $E(\tau)$ . ¿En qué situaciones es conveniente usar este algoritmo?
- c) Consideremos una densidad  $f$  soportada en  $[0, 1]$  y el conjunto  $G_f := \{(x, y) : 0 \leq y \leq f(x)\}$ . Sea  $(X, Y)$  un vector con distribución uniforme en  $G_f$ . Probar que  $X$  tiene densidad  $f$ .
- d) Implementar un algoritmo para simular una variable  $X \sim \beta(\pi, e)$   
 Sugerencia: Acá va la función `dens_triangu` que devuelve una muestra con densidad  $f(x) = 2x\mathbf{1}_{[0,1]}(x)$  y un script que hace una histograma de una muestra de tamaño  $n$ .

```

function resp=dens_triangu;
x=rand(2,1);
while x(2)>x(1)
x=rand(2,1);
end
resp=x(1);

n=1000;
x=zeros(1,n);
for j=1:n
x(j)=dens_triangu;
end
hist(x)

```

5. Composición. Implementar un algoritmo para simular una variable aleatoria con densidad

$$f(x) = \frac{\lambda_1}{3}e^{-\lambda_1 x} + \frac{4\lambda_2}{9}e^{-\lambda_2 x} + \frac{2\lambda_3}{9}e^{-\lambda_3 x} \quad (x > 0).$$

6. Implementar un algoritmo para estimar

$$\int_0^\infty \int_0^\infty \int_0^\infty \sin(xyz)2e^{-(x+2y+z)} dx dy dz$$

Sugerencia: Si  $(X, Y)$  tiene densidad  $f$ , ¿cómo se calcula  $E(g(X, Y))$ ? Opcional: comparar con otros métodos de cuadraturas. En MATLAB/Octave usar `triplequad`.