# Índice

٠.	Events and probability	
	1.1. Punto a	
	1.1.1. Solución	
	1.2. Punto b	
	1.2.1. Solución	
	Congruential generators	
	2.1. Solución	
	Uniformity and independence of the unif	
	3.1. Solución	
	Inverse method for a discrete r.v	
	4.1. Punto a	
	4.2. Solución	
	4.3. Punto b	
	4.4. Solución	
	4.5. Punto c	
	4.6. Solución	
	4.7. Punto d	
	4.8. Solución	
	4.9. Punto e	
	4.10. Solución	
	4.11. Punto f	
	4.12. Solución	
	$Inverse \ method \ for \ continuos \ r.v$	
	5.1. Punto a	
	5.2. Solución	
	5.3. Punto b	
	5.4. Solución	
	5.5. Punto c	
	5.6. Solución	
	5.7. Punto d	
	5.8. Solución	
	5.9. Punto e	
	0.9. 1 0.00 0	

7.	Esti	$oldsymbol{mating}$	π																											
	7.1.	Punto a																												
	7.2.	Solución																												
	7.3.	Punto b																												
	7.4.	Solución																												
	7.5.	Punto c																												
	7.6.	Solución																												
	7.7.	Punto d																												
	7.8.	${\bf Soluci\'on}$																												
	7.9.	Punto e																												
	7.10.	Solución					•													•										
														ı.	74 /	-			$\alpha$		1.									
8.	Esti	mating	ex	$p_0$	ec	te	d	$v_{0}$	ati	ue	s	$\boldsymbol{w}$	$\imath \iota$	$oldsymbol{\imath}$	<i>IVI</i>	01	nt	e	C	TI.	$\iota o$	$\pi$								
8.		U		-																	ιο 									
8.	8.1.	U		•																										
8.	8.1. 8.2.	Punto a																												
8.	8.1. 8.2. 8.3.	Punto a Solución Punto b		• •																										
8.	8.1. 8.2. 8.3. 8.4.	Punto a Solución Punto b								· ·											 			 •			 	 		
8.	8.1. 8.2. 8.3. 8.4. 8.5.	Punto a Solución Punto b Solución								· · · ·											  		 	 •	· ·	 	 	 	 	
8.	8.1. 8.2. 8.3. 8.4. 8.5. 8.6.	Punto a Solución Punto b Solución Punto c Solución																			  		 	 •		 	 	 	 	
8.	8.1. 8.2. 8.3. 8.4. 8.5. 8.6. 8.7.	Punto a Solución Punto b Solución Punto c Solución																			· · · · · · · ·		 	 •		 	 	 	 	
8.	8.1. 8.2. 8.3. 8.4. 8.5. 8.6. 8.7. 8.8.	Punto a Solución Punto b Solución Punto c Solución Punto d		·											· · · · · · ·								 	 		 	 	 	 	•

## 1. Events and probability

### 1.1. Punto a

#### 1.1.1. Solución

Se considera una caja con tres canicas de colores rojo, verde y ayuzal como la de la figura 1, nos dicen que en el experimento se toma una canica y despues se vuelve a poner en la caja, es decir, si definimos los eventos como:

- A sacar canica verde.
- B sacar canica azul.
- C sacar canica roja.

Se afirma que los eventos  $A, B \ y \ C$  son independientes los unos de los otros, ya que, estos no dependen del otro.

■ Espacio muestral  $(\Omega)$ : de acuerdo a la definición "Es el conjunto de todos los posibles resultados de un experimento aleatorio." En este experimento solo se pueden tener

diferentes pares de resultados Por lo tanto, la combinación de estos resultados da como resultado el siguiente conjunto:

$$\Omega = \{(A, A), (A, B), (A, C), (B, A), (B, B), (B, C), (C, A), (C, B), (C, C)\}$$

Al sacar  $|\Omega|$  este resultado es de 9 posibles resultados del experimento.

 Probabilidad de cada canica: el enunciado nos dice que cada canica tiene el mismo chance de ser seleccionada, es decir, una entre tres canicas, por lo tanto, las probabilidades de cada evento se definen como:

$$P(A) = \frac{1}{3} = 0.33\overline{333}$$
  $P(B) = \frac{1}{3} = 0.33\overline{333}$   $P(C) = \frac{1}{3} = 0.33\overline{333}$ 

Las dos sacadas son independientes, por lo tanto, se puede aplicar que para cada par (X,Y) se cumpla:

$$P(X) \times P(Y) = \frac{1}{3} \times \frac{1}{3} = \frac{1}{9} = 0.11\overline{111}$$

Por lo tanto, cada punto en el espacio muestral es de  $\frac{1}{9}$ .

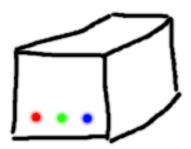


Figura 1: Caja con 3 canicas de colores rojo, verde y azul. Ilustración de los autores elaborada en el software GIMP.

#### 1.2. Punto b

#### 1.2.1. Solución

En este punto nos plantean la misma situación anterior pero los eventos son **dependientes**, ya que, se saca la primera canica y no se vuelve a meter, es decir, si saco la canica azul como se ve en la figura 2 para la segunda sacada de canica la probabilidad no va a ser la misma, puesto que, hay únicamente dos canicas a sacar.

Entonces, el conjunto del espacio muestral  $\Omega$  queda como:

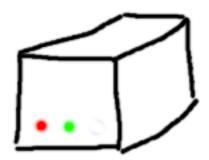


Figura 2: Caja con canicas verde y roja. Ilustración de los autores elaborada en el software GIMP.

$$\Omega = \{ (A, B), (A, C), (B, A), (B, C), (C, A), (C, B) \}$$

La cardinalidad entonces del conjunto  $\Omega$  es de 6.

Teniendo en cuenta la probabilidad para dos eventos dependientes:

$$P(X \cap Y) = P(X|Y)P(Y)$$

Si sacamos una canica de color rojo (P(C)) su probabilidad se mantiene como la del mundo anterior  $\frac{1}{3}$ . Podemos deducir que en el espacio muestral quedan las canicas azul y verde, si deseamos sacar la azul (P(B)), esta está condicionada por el evento anterior de sacar la roja. Teniendo en cuenta, lo anterior, la probabilidad de sacar una canica azul será  $P(B|C) = \frac{1}{2}$ . Por lo tanto, al realizar la operación:

$$P(B|C)P(C) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} = \frac{1}{6} = 0.166\overline{666}$$

Generalizando con (X,Y) siendo un par del espacio muestral  $\Omega$ :

$$P(X \cap Y) = P(X|Y)P(Y) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} = \frac{1}{6} = 0.166\overline{666}$$

En conclusión, la probabilidad para cada canica dado que se saque una antes y no se vuelva a introducir es de  $0.166\overline{666}$ .

# 2. Congruential generators

#### 2.1. Solución

La solución a este ejercicio se puede ver a más profundidad en el archivo R markdown adjunto.

Teniendo en cuenta el siguiente generador:

$$X_n = (9X_{n-1} + 3) \mod 11$$

Se utiliza la siguiente función generator() programada en R.

```
generator <- function(x_n1, n){</pre>
   for (i in 1:n){
      print(x_n1)
      x_n1 \leftarrow (9 * x_n1 + 3) \% 11
   }
6 }
```

Los seeds o semillas  $(X_{n-1})$  que sirven para generar todos los ciclos son:

- $X_{n-1} = 1$ : Se obtiene la siguiente secuencia  $\{1, 1, \dots\}$ , un conjunto de solo unos.
- $X_{n-1} = 2$ : Se obtiene  $\{2, 10, 5, 4, 6, 2, 10, \dots\}$ .
- $X_{n-1} = 3$ : El conjunto es  $\{3, 8, 9, 7, 0, 3, 8, \dots\}$ .

Al llamar las funciones con estas semillas, se obtiene:

 $X_{n-1} = 1$ :

```
generator (1, 8)
2 ## [1] 1
3 ## [1] 1
 ## [1] 1
 ## [1] 1
6 ## [1] 1
 ## [1] 1
8 ## [1] 1
9 ## [1] 1
```

 $X_{n-1} = 2$ :

```
generator (2, 8)
2 ## [1] 2
3 ## [1] 10
 ## [1] 5
 ## [1] 4
 ## [1] 6
 ## [1] 2
 ## [1] 10
9 ## [1] 5
```

 $X_{n-1} = 3:$ 

```
generator(3, 8)
2 ## [1] 3
3 ## [1] 8
4 ## [1] 9
5 ## [1] 7
```

```
6 ## [1] 0
7 ## [1] 3
8 ## [1] 8
9 ## [1] 9
```

Al prestar atención, se puede ver que están todos los números naturales (adoptando el criterio de que el 0 es natural) menores a 11. Ya después, cualquier semilla que se tome hace volver a alguna de esas tres secuencias.

# 3. Uniformity and independence of the unif

#### 3.1. Solución

# 4. Inverse method for a discrete r.v

Consider the continuou random variable X with probability density function (pdf) given by:

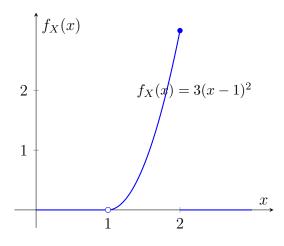
$$f_X(x) = \begin{cases} 3(x-1)^2 & \text{for } 1 < x \le 2, \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

### 4.1. Punto a

Find the following probabilities: (i)  $P(X \le 1)$ , (ii)  $P(1 < X \le 1,5)$ , (iii)  $P(X \ge 1,5)$ 

#### 4.2. Solución

Se debe hacer uso de la integral para poder hacer dichas probabilidades, se puede obtener la función  $f_X(x)$  y graficarla tal como:



Ahora, se obtienen las probabilidades:

#### ■ $P(X \le 1)$ :

Para valores menores a 1 el valor de  $f_X(x)$  es constante igual a 0, por lo tanto, al hacer la siguiente integral:

$$P(X \le 1) = \int_{-\infty}^{1} f_X(x) dx$$

Reemplazando  $f_X(x)$  con la pdf se tiene que:

$$P(X \le 1) = \int_{-\infty}^{1} 0 dx = 0$$

Por lo tanto,  $P(X \le 1) = 0$ , o en palabras, la probabilidad de que la variable aleatoria X sea menor o igual a 1 es de 0.

#### ■ $P(1 < X \le 1.5)$ :

Siguiendo el mismo proceso del punto anterior, pero ahora se va a integral sobre el intervalo [1, 1,5], por lo tanto:

$$P(1 < X \le 1.5) = \int_{-\infty}^{1} 3(x-1)^2 dx$$

Esta integral definida es bastante sencilla de resolver, sin embargo, para ahorrar tiempo y espacio se va a usar ayuda del software Geogebra para resolver las integrales, por lo tanto, con el comando Integral(3(x-1)^{2},1,1.5) se obtiene  $P(1 < X \le 1,5) = 0.125$ , entonces, la probabilidad de que la variable X esté entre 1 y 1,5 es de 0,125.

### ■ $P(X \ge 1.5)$ :

El intervalo correcto en este caso sería  $[1,5,\infty]$ , sin embargo, a partir de x>2 la función es 0, por lo tanto, se va a tomar el intervalo de [1,5,2].

$$P(X \ge 1.5) = \int_{1.5}^{2} 3(x-1)^2 dx$$

Utilizando en Geogebra Integral (3(x-1)^{2},1.5,2) se obtiene un resultado de  $P(1,5 < X \le 2) = 0.875$ , es decir, la probabilidad de que la variable aleatoria X esté entre 1.5 y 2 es bastante alta, mientras que para mayor a 2 esta es 0.

### 4.3. Punto b

#### 4.4. Solución

Recordando que para calcular el valor esperado E de X se debe realizar la integral:

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$$

Teniendo en cuenta la pdf el intervalo por el que se va a integrar es [1,2]. En este caso, la integral sí se va a realizar de manera manual con el fin de expandir más el punto, sin

embargo, al final se va a realizar la comprobación mediante Geogebra. Definiendo el valor esperado E como la siguiente integral:

$$E[X] = \int_1^2 x \times 3(x-1)^2 dx$$

Se puede sacar el término constante 3 afuera de la integral, resolver el binomio y multiplicar el término x para quedar de la siguiente manera:

$$E[X] = 3 \int_{1}^{2} x(x^{2} - 2x + 1)dx$$
$$= 3 \int_{1}^{2} (x^{3} - 2x^{2} + x)dx$$

Tomando en cuenta la propiedad de linealidad de la integral se tiene:

$$\int_{1}^{2} x^{3} dx = \frac{x^{4}}{4}, \quad \int x^{2} dx = \frac{x^{3}}{3}, \quad \int x dx = \frac{x^{2}}{2}$$

Haciendo cada integral sobre el intervalo, se tiene:

$$\left[\frac{x^5}{5}\right]_1^2 = \frac{32}{5} - \frac{1}{5} = \frac{31}{5}$$
$$\left[\frac{x^4}{4}\right]_1^2 = \frac{16}{4} - \frac{1}{4} = \frac{15}{4}$$
$$\left[\frac{x^3}{3}\right]_1^2 = \frac{8}{3} - \frac{1}{3} = \frac{7}{3}$$

Ahora, se puede volver a donde se estaba para calcular el valor esperado reemplazando con los valores obtenidos de las integrales:

$$E[X] = 3\left(\frac{15}{4} - 2 \times \frac{7}{3} + \frac{3}{2}\right)$$
$$= 3\left(\frac{15}{4} - \frac{14}{3} + \frac{3}{2}\right)$$
$$= 3 \times \frac{7}{12} = \frac{21}{12} = \frac{7}{4}$$
$$E[X] = 1,75$$

Por lo tanto, el valor esperado E de X es 1,75. Al utilizar la función de Geogebra Integral (x \*(3(x-1)^{2}),1,2) se obtiene el mismo resultado de 1,75

Teniendo en cuenta las definiciones presentadas en el PDF *Introducción a probabilidad* de Carlos Ricardo Bojacá encontradas en el AVATA del presente curso, se toma:

Valor esperado o media  $(\mu)$ en variable continua:

$$\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \times f(x) dx$$

Varianza:

$$\sigma^2 = V(X) = E(X - \mu)^2 = E(X^2) - \mu^2$$

Sabemos que la media  $\mu$  es lo mismo que el valor esperado al cuadrado, entonces, calcuando  $E[X^2]$ :

$$E[X^{2}] = \int_{1}^{2} x^{2} f_{X}(x) dx$$
$$E[X^{2}] = 3 \int_{1}^{2} x^{2} (x - 1)^{2} dx$$

Debido a que el procedimiento manual se hizo con el valor esperado, vamos a saltar utilizando el comando de Geogebra Integral (x^2 \*(3(x-1)^{2}),1.5,2), dando un valor de  $E[X^2] = 3,1$ , ahora para hallar  $\mu^2$ 

$$\mu^2 = E[X]^2 = 1,75^2 = 3,0625$$

Entonces, la varianza Var(X):

$$Var = E[X^{2}] - E[X]^{2}$$
$$= 3.1 - 3.0625$$
$$= 0.0375$$

En conclusión, el valor esperado es de E[X] = 1,75 y la varianza de Var(X) = 0,0375, los datos varían muy poco de la media.

- 4.5. Punto c
- 4.6. Solución
- 4.7. Punto d
- 4.8. Solución
- 4.9. Punto e
- 4.10. Solución
- 4.11. Punto f
- 4.12. Solución
- 5. Inverse method for continuos r.v
- 5.1. Punto a
- 5.2. Solución
- 5.3. Punto b
- 5.4. Solución
- 5.5. Punto c
- 5.6. Solución
- 5.7. Punto d
- 5.8. Solución
- 5.9. Punto e
- 5.10. Solución
- 6. Monte Carlo Integration
- 6.1. Solución
- 7. Estimating  $\pi$
- 7.1. Punto a
- 7.2. Solución
- 7.3. Punto b
- Esta trabajo está bajo una licencia CC 4.0. Más info: https://creativecommons.org/licenses/by/4.0/7.4. Solución
- 7.5. Punto c