

Clase 7 de Bioestadística

Variables aleatorias continuas

Ernesto Mordecki

CMAT, Facultad de Ciencias, Universidad de la República.

Uruguay

Contenidos de la clase

Introducción

Variable aleatoria Uniforme

Densidad de una variable aleatoria uniforme

Distribución de una variable aleatoria uniforme

Simulación de una variable uniforme

Variable aleatoria exponencial

Simulación de una variable exponencial

Introducción

Nos interesa modelar un experimento cuyo resultado es un número real:

- ▶ La medición de una longitud, con un dispositivo sujeto a error,
- ▶ El tiempo hasta que se rompe una lamparita,
- ▶ La medición de la altura de una persona elegida al azar en una población,
- ▶ El peso de un bebé al nacer,
- ▶ El tiempo de desintegración radiactiva de un núcleo atómico inestable
- ▶ ¿más ejemplos?

Identificamos el conjunto de valores I que puede tomar la variable, que puede ser

- ▶ Todo $I = \mathbb{R} = \{x: -\infty < x < \infty\}$
- ▶ Los reales no-negativos $I = \mathbb{R}^+ = [0, \infty) = \{x: x \geq 0\}$
- ▶ Un intervalo $I = [a, b] = \{a \leq x \leq b\}$

Estudiamos entonces **variables aleatorias continuas**

$$X: \Omega \rightarrow I.$$

Suponemos que hay un **universo** Ω en donde mediante un experimento se elige al azar un $\omega \in \Omega$ y que nosotros observamos

- ▶ $X(\omega)$ antes del experimento
- ▶ $X(\omega) = x \in I$ después del experimento

Lo que estudiamos a continuación es **cómo se distribuyen** las probabilidades en I

Variable aleatoria Uniforme

- ▶ Supongamos que $I = [0, 1]$ y elegimos un punto al azar X en I .
- ▶ Supongamos que queremos **indiferencia** para la ubicación del resultado en $[0, 1]$
- ▶ Para eso suponemos que los sucesos

$$X \in \left[0, \frac{1}{2}\right], \quad X \in \left[\frac{1}{2}, 1\right]$$

tienen la misma probabilidad.

- ▶ ¿Qué probabilidad tendría que tener cada intervalo?

- ▶ Si queremos que además los sucesos

$$X \in \left[0, \frac{1}{4}\right], \quad X \in \left[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}\right], \quad X \in \left[\frac{1}{2}, \frac{3}{4}\right], \quad X \in \left[\frac{3}{4}, 1\right].$$

tienen la misma probabilidad, deberían tener probabilidad $\frac{1}{4}$

- ▶ La **distribución uniforme** es la que asigna para $0 \leq x < y \leq 1$:

$$P(X \in [x, y]) = y - x$$

- ▶ Es decir, a cada intervalo le asignamos como probabilidad su **longitud**.

Ejercicio

- ▶ Se elige un número X al azar en $[0, 1]$ con distribución uniforme.
- ▶ ¿Cuál es la probabilidad de que la **primera cifra decimal** sea un 3?

$$x = 0, \underline{3} _ \dots$$

- ▶ ¿Cuál es la probabilidad de que la **segunda cifra decimal** sea un 5?

$$x = 0, _ \underline{5} _ \dots$$

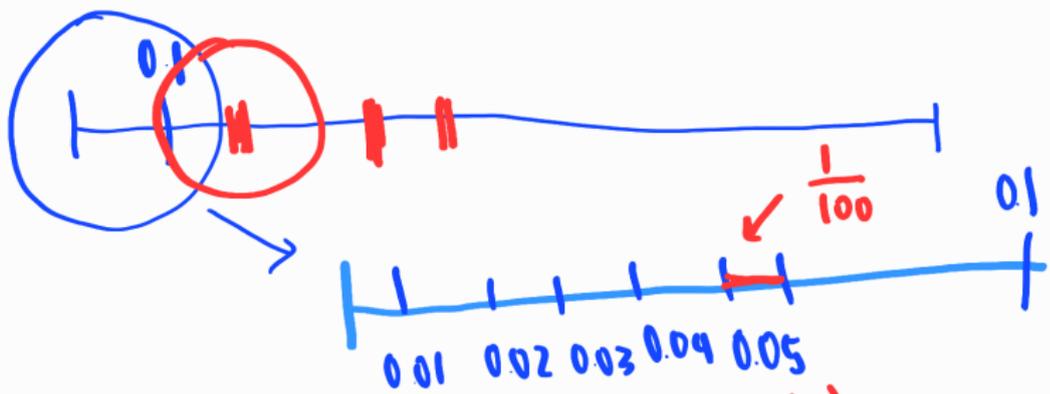
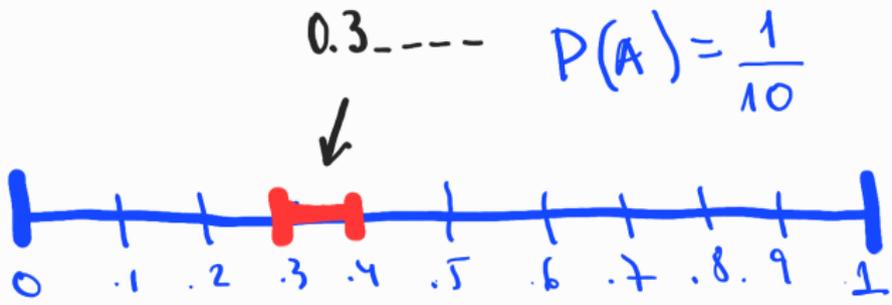
Solución

- ▶ Sean los sucesos

$$A = \{\text{la primer cifra es un 3}\}$$

$$B = \{\text{la segunda cifra es un 5}\}$$

$$C = A \cap B = \{\text{primer cifra 3 y segunda cifra 5}\}$$



Total: $10 \times \frac{1}{100} = \frac{1}{10} = P(B)$

Observación

- ▶ Tenemos

$$P(C) = \frac{1}{100}$$

- ▶ Entonces

$$P(A \cap C) = P(A)P(B)$$

Los sucesos A y B son **independientes**

- ▶ Pero ... ¿cómo? ¿independientes?
- ▶ ¡Sí! Cumplen la definición
- ▶ La primer y segunda cifra de un mismo número aleatorio en $[0, 1]$ son independientes.
- ▶ Ocurre que el conocimiento de uno no tiene información sobre el resultado del otro

Variable uniforme en $[a, b]$

- ▶ ¿Cómo tenemos que modificar el resultado anterior si queremos un resultado en un intervalo cualquiera $[a, b]$?
- ▶ Tomamos la longitud **relativa** al intervalo total
- ▶ Si X es tiene distribución uniforme en $[a, b]$, se verifica

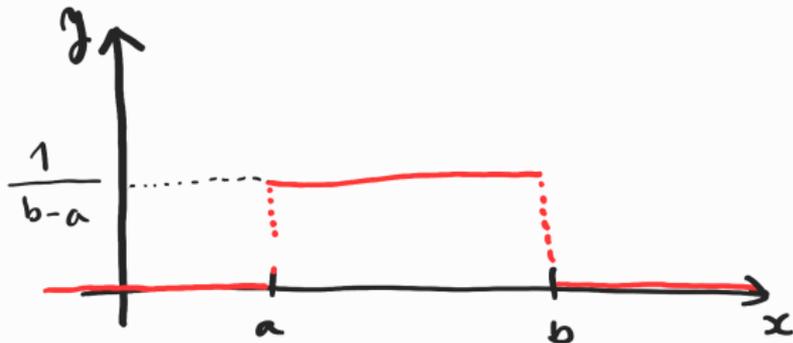
$$P(X \in [x, y]) = \frac{y - x}{b - a} \quad a \leq x < y \leq b.$$

Densidad de la variable aleatoria uniforme en $[a, b]$

- ▶ La **densidad** de la variable aleatoria X uniforme en $[a, b]$ es la función

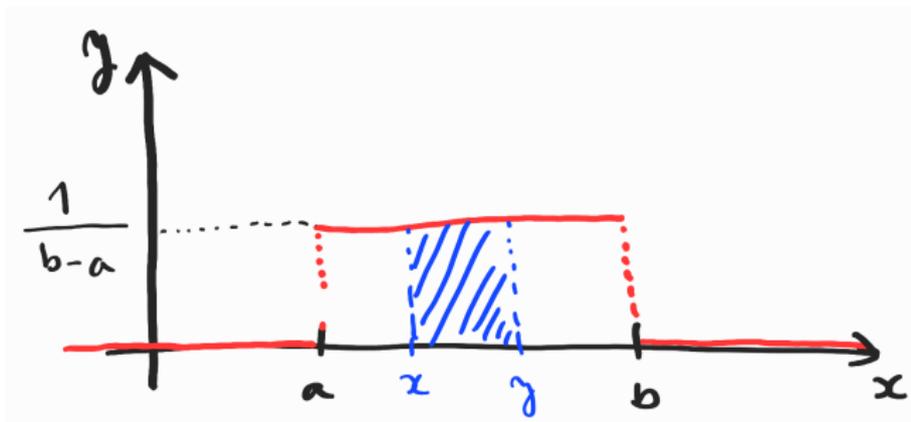
$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & \text{cuando } a \leq x \leq b \\ 0, & \text{en otro caso} \end{cases}$$

se llama **densidad** de la variable aleatoria X , uniforme en $[a, b]$



- ▶ Las probabilidades se calculan como **áreas**:
- ▶ Para calcular áreas usamos **integrales**:

$$P(X \in [x, y]) = \int_x^y f(t) dt = \int_x^y \frac{1}{b-a} dt = \frac{y-x}{b-a}$$



Distribución de una variable aleatoria uniforme

- ▶ Más en general nos interesa la siguiente función:

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

llamada **función de distribución** o también **función de distribución de probabilidades** e la variable aleatoria X

Calculamos

- ▶ Primero observamos que el cálculo es entre a y x (porque la $f(t)$ vale cero fuera de $[a, b]$):

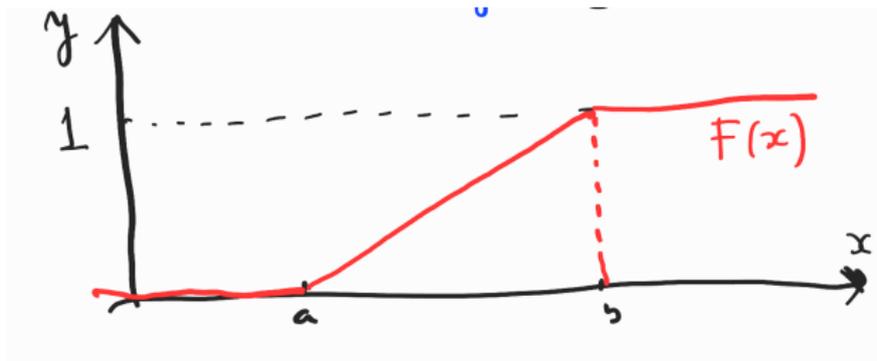
$$\begin{aligned} F(x) &= \int_a^x f(t) dt = \int_a^x \frac{1}{b-a} dt \\ &= \frac{1}{b-a} \int_a^x 1 dt = \frac{x-a}{b-a} \end{aligned}$$

- ▶ Eso si $x \leq b$. En el caso en que $x > b$, tenemos

$$\begin{aligned} F(x) &= \int_a^b f(t) dt = \int_a^b \frac{1}{b-a} dt \\ &= \frac{1}{b-a} \int_a^b 1 dt = \frac{b-a}{b-a} = 1 \end{aligned}$$

Obtenemos

$$F(x) = \begin{cases} 0, & \text{cuando } x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{cuando } a \leq x \leq b \\ 1, & \text{cuando } b \leq x \end{cases}$$



- ▶ También podemos obtener la densidad f a partir de la distribución F .
- ▶ Sabemos que se verifica

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

- ▶ Si derivamos con respecto a x obtenemos

$$F'(x) = f(x)$$

- ▶ La densidad f y la distribución F tienen la misma información: se puede obtener una a partir de la otra

- ▶ Con la función de distribución podemos calcular probabilidades.
- ▶ Si A es el suceso de obtener un 3 como primer dígito de X

$$\begin{aligned}P(A) &= P(X \in [0,3, 0,4]) = \int_{0,3}^{0,4} f(t) dt \\ &= F(0,4) - F(0,3) = 0,1.\end{aligned}$$

Simulación de una variable uniforme

Cada variable aleatoria tiene en R cuatro comandos asociados, que en el caso de la uniforme son

- ▶ `dunif` me da la **d**ensidad uniforme $f(x)$
- ▶ `pnif` me da la distribución de **p**robabilidades $F(x)$
- ▶ `qunif` me da la función inversa F^{-1} de la distribución F
- ▶ `runif` me da numeros aleatorios (**r**andom) con distribución uniforme

Por ejemplo `runif(10, 1, 2)` me da 10 números aleatorios con distribución uniforme en $[1, 2]$:

```
> runif(10, 1, 2)
```

```
[1] 1.306220 1.863714 1.076289 1.583812
```

```
[5] 1.015811 1.149963 1.841357 1.572209
```

```
[9] 1.837909 1.232794
```

Ahora ... ¿cómo genera el R los números aleatorios?

- ▶ En primer lugar genera una variable aleatoria **discreta** con un N muy grande y divide por N .
- ▶ De esa forma obtiene un número en $[0, 1]$ que es **casi** continuo (tiene muchas cifras pero no infinitas)
- ▶ En segundo lugar, se genera una cantidad n (para ver como se distribuyen)
- ▶ Eso lo hace mediante un algoritmo
- ▶ Los números no son realmente aleatorios: si sabemos el algoritmo podemos “adivinarlos”.
- ▶ Se llaman **pseudo-aleatorios**

- ▶ El número $n + 1$ se obtiene a partir del X_n :

$$X_{n+1} = (aX_n + c) \text{ mód } m$$

donde

- ▶ $m > 0$ es el **módulo**
- ▶ $(x) \text{ mód } m$ es el **resto** de dividir x por m :
- ▶ $(100) \text{ mód } 7 = 2$: siempre es un número entre 0 y $m = 6$
- ▶ a tal que $0 < a < m$ es el **multiplicador**
- ▶ c tal que $0 \leq c < m$ es el **incremento**
- ▶ X_0 es la **semilla**

Variable aleatoria exponencial

- ▶ El segundo modelo continuo que consideramos es una variable aleatoria¹ T con **distribución exponencial**
- ▶ Es una variable que toma valores positivos: $I = [0, \infty)$
- ▶ Se puede definir a partir de su distribución:

$$F(t) = P(T \leq t) = 1 - e^{-\lambda t} \quad (t \geq 0)$$

- ▶ Derivando tenemos la **densidad exponencial**:

$$f(t) = F'(t) = \lambda e^{-\lambda t} \quad (t \geq 0)$$

¹usamos la T porque podría tratarse de un **tiempo** aleatorio 

- ▶ El modelo exponencial se utiliza para medir duraciones de componentes que **no envejecen**
- ▶ Por ejemplo, que se rompen por motivos externos a su desgaste
- ▶ Se puede usar para modelar el tiempo que dura una lámpara, que se quema por un pico de corriente externo
- ▶ Eso es porque cumple la propiedad de **pérdida de memoria**.
- ▶ Para eso usamos la **sobrevida** de T , que es

$$P(T > t) = e^{-\lambda t}.$$

Pérdida de memoria

- ▶ La pérdida de memoria es una propiedad matemática:

$$P(T > t + h \mid T > t) = P(T > h)$$

- ▶ Primero verificamos la propiedad:

$$\begin{aligned} P(T > t + h \mid T > t) &= \frac{P(\{T > t + h\} \cap \{T > t\})}{P(T > t)} \\ &= \frac{P(\{T > t + h\})}{P(T > t)} \\ &= \frac{e^{-\lambda(t+h)}}{e^{-\lambda t}} = e^{-\lambda(t+h) + \lambda t} \\ &= e^{-\lambda h} = P(T > h) \end{aligned}$$

Ahora la interpretamos:

$$P(T > t + h \mid T > t) = P(T > h)$$

- ▶ Si T no ocurrió en tiempo t , esperar h más (hasta $t + h$) es equivalente a esperar h a partir de 0
- ▶ Por eso no importa cuanto tiempo ocurrió, si la lámpara no se rompió, es como que fuese nueva

Simulación de una variable exponencial

En R los cuatro comandos de una variable exponencial son:

- ▶ `dexp` me da la **densidad** exponencial
- ▶ `pexp` me da la distribución de **probabilidades** exponencial
- ▶ `qexp` me da la función inversa F^{-1} de la distribución F
- ▶ `rexp` me da numeros aleatorios (**r**andom) con distribución exponencial
- ▶ Por ejemplo:

```
> rexp(3,1)
[1] 1.1611435 2.1357145 0.3589149
```

simula 3 variables exponenciales con **parámetro** $\lambda = 1$.