Análisis e Interpretación de Datos

MÁSTER UNIVERSITARIO EN ANÁLISIS Y VISUALIZACIÓN DE DATOS MASIVOS / VISUAL ANALYTICS AND BIG DATA

Miller Janny Ariza Garzón

Tema 5. Probabilidad Condicional y Variables Aleatorias II



Tabla de contenido

- Tema 5: Probabilidad condicional y variables aleatorias
 - Variable aleatoria.
 - Modelos discretos.
 - Modelos continuos.

Contenido

Probabilidad condicional y variables aleatorias

Probabilidad condicional e independencia

P(A sabiendo que ha ocurrido B)= P(A|B)

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

sucesos independientes P(A|B)=P(A)

Distribución Binomial

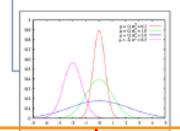
 $X \sim Bi(n, p)$

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$$

Variables aleatorias

Distribución Normal

 $X \sim N(\mu, \sigma)$



Discretas (un dado, una moneda etc.)

 $P\left(X=x_{i}\right)$

$$F\left(x_{i}\right)=P\left(X\leq\,x_{i}\right)$$

$$E(X) = \sum x_i p_i$$

$$\sigma_x^2 \,=\, \sum (\,x_i\,-E(X))^2 p_i$$

Continuas

(peso, tiempo etc.)

$$P(a < x < b) = \int_{a}^{b} f(x) dx$$

2.

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

$$E(X) = \int x f(x) dx$$

$$V(X) = \int (x - \mu)^2 f(x) dx$$

1.

Variable aleatoria

Se llama variable aleatoria a toda función que asocia a cada elemento del espacio muestral, un número real.

$$X: \Omega \rightarrow R$$

Se utilizan letras mayúsculas para designar las variables aleatoria: X, Y, Z; y sus respectivas letras minúsculas para los valores concretos de las mismas: x, y, z.

<u>Variable aleatoria discreta</u> Es la que solo puede tomar un numerable o infinito numerable de valores.

$$x \in \{x_1, x_2, \dots, x_n\} \ o \ x \in \{x_1, x_2, \dots\}$$

<u>Variable aleatoria continua</u> Es aquella que puede tomar infinitos valores dentro de un intervalo de números reales

$$x \in \{x: a < x < b; a, b \in R\}$$

Variable aleatoria

Ej. Exp: Lanzamiento de 2 monedas *X(s):* Número de CARAS

$$\Omega = \{CC, CS, SC, SS\}
X: \Omega \to R
S \in \Omega \to X(S)
CC \to 2
CS \to 1
SC \to 1
SS \to 0$$

Función de probabilidad

$$f(x): R \rightarrow [0,1]$$

Para v.a. discretas

Función másica de probabilidad

$$f(x_i) = P(X = x_i); i = 1,2 3,...$$

i.
$$P(X = x) \ge 0$$

ii.
$$\sum_{x} P(X = x) = 1$$

Probabilidades se hallan mediante:



Para v.a. continuas

Función de densidad

i.
$$f(x) \ge 0$$

ii. $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$

Probabilidades se hallan mediante:

Función de probabilidad

Para v.a. discretas

Función másica de probabilidad

$$f(x_i) = P(X = x_i); i = 1,2,3,...$$

$$P(a < X < b)$$

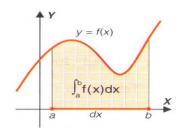
 $P(a \le X \le b)$
 $P(a \le X < b)$
 $P(a < X \le b)$
 $P(a < X \le b)$
Pueden ser diferentes

• $P(X = a) \in [0,1]$

Para v.a. continuas

Función de densidad

$$P(a < X < b) = \int_{a}^{b} f(x)dx$$



$$P(a < X < b) =$$

$$P(a \le X \le b) =$$

$$P(a \le X < b) =$$

$$P(a < X \le b)$$

•
$$P(X = a) = 0$$

Función de probabilidad

Ej, v.a. discretas

X = "el número de mujeres (M) que una pareja puede tener si tienen dos hijos"

$$\Omega = \{HH, HM, MH, MM\}$$

$$\begin{array}{c|ccccc} X & 0 & 1 & 2 \\ \hline P(X = x) & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{array}$$

- $P(X \le 1) = \frac{1}{2} + \frac{1}{4} = 0.75$
- $P(X < 1) = \frac{1}{4}$
- $P(X = 1) = \frac{1}{2}$

Ej. v.a. continuas

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{2} & \text{si } 0 \le x \le 2\\ 0 & \text{e.o.c.} \end{cases}$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \frac{x}{2} dx = \int_{0}^{2} \frac{x}{2} dx = \frac{x^{2}}{4} \bigg|_{0}^{2} = 1$$

•
$$P(X < 1) = P(X \le 1) = \int_0^1 f(x) dx = \frac{1}{4}$$

•
$$P(X = 1) = 0$$

Función acumulada de probabilidad

Se define para todos los reales $-\infty < x < \infty$.

$$F(x) = P(X \le x)$$

Toda probabilidad se puede hallar en función de F(x)

Ej, v.a. discretas

Ej. v.a. continuas

$$F(a) = P(X \le a) = \sum_{x \le a} P(X = x)$$

$$F(a) = P(X \le a) = \int_{-\infty}^{a} f(x) dx$$

A la Función acumulada de probabilidad también se le llama Función de distribución

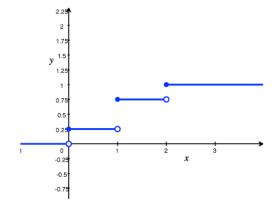
Función acumulada de probabilidad

Ej, v.a. discretas

X = "el número de mujeres (M) que una pareja puede tener si tienen dos hijos"

$$\begin{array}{c|cccc} X & 0 & 1 & 2 \\ \hline P(X = x) & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{array}$$

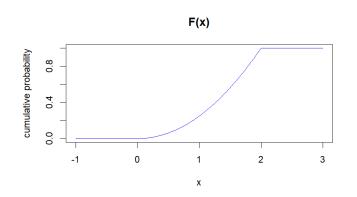
$$F(x) = \left\{ egin{array}{ll} 0, & ext{for } x < 0 \ 0.25 & ext{for } 0 \leq x < 1 \ 0.75 & ext{for } 1 \leq x < 2 \ 1 & ext{for } x \geq 2. \end{array}
ight.$$



Ej. v.a. continuas

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{2} & \text{si } 0 \le x \le 2\\ 0 & \text{e.o.c.} \end{cases}$$

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{x^2}{4} & \text{si } 0 \le x \le 2 \\ 1 & \text{si } x > 2 \end{cases}$$



Función acumulada de probabilidad

Ej, v.a. discretas

X = "el número de mujeres (M) que una pareja puede tener si tienen dos hijos"

$$\begin{array}{c|ccccc} X & 0 & 1 & 2 \\ \hline P(X = x) & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{array}$$

$$F(x) = egin{cases} 0, & ext{for } x < 0 \ 0.25 & ext{for } 0 \leq x < 1 \ 0.75 & ext{for } 1 \leq x < 2 \ 1 & ext{for } x \geq 2. \end{cases}$$

•
$$P(X \le 1) = F(1) = 0.75$$

•
$$P(X < 1) = F(0) = 0.25$$

•
$$P(X = 1) = F(1) - F(0) = 0.75 - 0.25 = 0.5$$

Ej. v.a. continuas

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{2} & \text{si } 0 \le x \le 2\\ 0 & \text{e.o.c.} \end{cases}$$

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{x^2}{4} & \text{si } 0 \le x \le 2 \\ 1 & \text{si } x > 2 \end{cases}$$

•
$$P(X < 1) = F(1) = \frac{1}{4} = 0.25$$

•
$$P(0.5 < X < 1.5) = F(1.5) - F(0.5) = \frac{1.5^2}{1.5} - \frac{0.5^2}{1.5} = 0.5$$

$$P(a \le X \le b) = F(b) - F(a)$$

$$E(X) = \mu_X$$
 Esperanza o valor esperado. Valor medio

$$V(X) = \sigma_X^2 = E(X - \mu_X)^2$$
 — Varianza

Ej, v.a. discretas

$$E(X) = \sum_{x} x * P(X = x)$$

$$V(X) = \sum_{x} (x - \mu_X)^2 * P(X = x)$$

Ej. v.a. continuas

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

$$V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)^2 f(x) dx$$

Ej, v.a. discretas

X = "el número de mujeres (M) que una pareja puede tener si tienen dos hijos"

$$\begin{array}{c|ccccc} X & 0 & 1 & 2 \\ \hline P(X = x) & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{array}$$

$$E(X) = 0 * \frac{1}{4} + 1 * \frac{1}{2} + 2 * \frac{1}{4} = 1$$

$$V(X) = (0-1)^{2} * \frac{1}{4} + (1-1)^{2} * \frac{1}{2} + (2-1)^{2} * \frac{1}{4} = 0.5$$

$$\sigma = 0.707$$

Ej. v.a. continuas

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{2} & \text{si } 0 \le x \le 2\\ 0 & \text{e.o.c.} \end{cases}$$

$$E(X) = \int_0^2 x \left(\frac{x}{2}\right) dx = \left[\frac{x^3}{6}\right]_0^2 = \frac{8}{6} = 4/3$$

$$V(X) = \int_0^2 (x - \frac{4}{3})^2 \left(\frac{x}{2}\right) dx = \int_0^2 x^2 \left(\frac{x}{2}\right) dx - \left(\frac{4}{3}\right)^2 = 2 - \frac{16}{9} = 2/9$$

$$\sigma = 0.471$$

Propiedades:

- \triangleright E(k) = k

- E(k+x) = k + E(x) E(kx) = kE(x) E(ax + b) = aE(x) + b V(k+x) = V(x) $V(kx) = k^2V(x)$ $V(ax + b) = a^2V(x)$
- $\triangleright V(k) = 0$

Si *X* y *Y* son dos variables aleatorias:

- E(X + Y) = E(X) + E(Y)
- $V(X \pm Y) = V(X) + V(Y) \pm 2Cov(X, Y) = V(X) + V(Y) \pm 2\rho_{XY}\sigma_X\sigma_Y$
- Si X y Y son independientes: $V(X \pm Y) = V(X) + V(Y)$

Correlación de X y Y

Ejemplo: Si quieres estudiar en EEUU (e incluso a nivel laboral) te pueden exigir realizar la prueba conocida como SAT, la cual a su vez consta de varias partes.

Aptitud matemática

Aptitud lingüística

$$E(X) = 419$$
$$\sigma_X = 105$$

$$E(Y) = 407$$
$$\sigma_Y = 91$$

$$\rho_{XY}$$
=0.81

¿Cuál es el valor esperado y la varianza para las dos pruebas en conjunto?

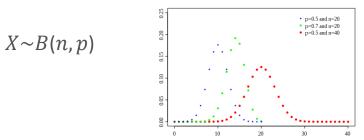
$$E(X + Y) = 419 + 407 = 826$$

 $V(X + Y) = 105^2 + 91^2 + 2 * 0.81 * 105 * 91 = 34781.1$

Ejemplos distribuciones de probabilidad

Ej, v.a. discretas

Distribución binomial



X: Número de éxitos en n ensayos independientes (o una muestra de tamaño n).

$$X = 0.1, ..., n$$

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$

$$\mu = np$$

$$\sigma^{2} = np(1-p)$$

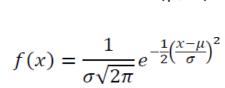
$$F(X)$$

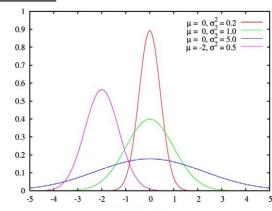
$$F$$

Ej. v.a. continuas

Distribución normal

 $X \sim N(\mu, \sigma)$

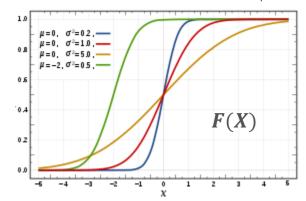




 La forma acampanada de la función de densidad se llama campana de Gauss.

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

Z es el número de desviaciones estándar en que se aleja un valor x de su respectiva media.



Ejemplos distribuciones de probabilidad

Ej, v.a. discretas

Distribución binomial

X = Número de caras al lanzar una moneda en 6 lanzamientos

$$X \sim Bi(6, \frac{1}{2})$$

$$P(X = 2) = {6 \choose 2} \times 0.5^2 \times 0.5^4 = 15 \times 0.25 \times 0.0625 = 0.234$$

$$E(X)=2\times\frac{1}{2}=1\ cara\ \ y\ \ V(X)=2\times\frac{1}{2}\times\frac{1}{2}=1/2$$

$$\sigma=0.70$$

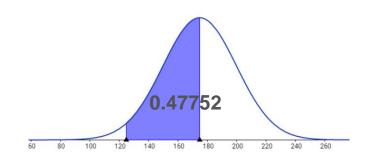
Ej. v.a. continuas

Distribución normal

Una empresa de telecomunicaciones ha determinado, que la transmisión de datos **promedio es de 175 segundos** con una **desviación estándar de 25 segundos** y una **distribución normal** definida. Con el fin de analizar la demanda de servicios y maximizar la oferta de los mismos se desea obtener la probabilidad de que los tiempos de comunicación oscilen entre 125 y 175 segundos

x = tiempo de transmisión en segundos $\mu = 175$ seg. (media) $\sigma = 20$ seg. (desviación estándar)

$$P(125 < X < 175) = F(175) - F(125)$$



Ejemplos distribuciones de probabilidad

Ej, v.a. discretas

Distribución binomial en R

- dbinom(x, size, prob) Probabilidad puntual
- pbinom(x, size, prob)
 Probabilidad acumulada
- qbinom(p, size, prob) Quantile
- rbinom(n, size, prob) Números aleatorios

- •x is a vector of numbers.
- •p is a vector of probabilities.
- •n is number of observations.
- •size is the number of trials.
- •prob is the probability of success of each trial.

Ej. v.a. continuas

Distribución normal en R

- dnorm(x, mean, sd) Valor en la función de densidad
- pnorm(x, mean, sd) Probabilidad acumulada
- qnorm(p, mean, sd) Quantile
- rnorm(n, mean, sd) Números aleatorios
- •x is a vector of numbers.
- •p is a vector of probabilities.
- •n is number of observations(sample size).
- •mean is the mean value of the sample data. It's default value is zero.
- •sd is the standard deviation. It's default value is 1

Próxima sesión

Tema 6: Distribución en el muestreo

- Distribución en el muestreo del conteo y la proporción muestral
- Central del Límite y distribución de la media muestral
- Aplicabilidad del Teorema Central del Límite en ámbitos Big Data
- Estimación puntual vs estimación por intervalos
- Propiedades de los estimadores





www.unir.net