

Repaso probabilidades y estadística

A. M. Alvarez-Meza, Ph.D.
amalvarezme@unal.edu.co

Departamento de ingeniería eléctrica, electrónica y computación
Universidad Nacional de Colombia-sede Manizales

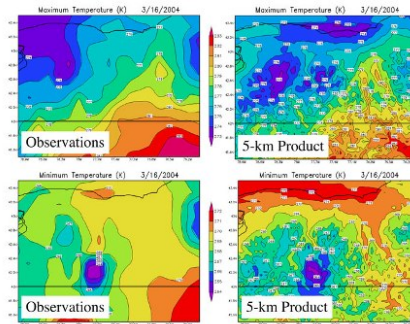


- 1 Representación de variables aleatorias
- 2 Nociones básicas
- 3 Densidad de probabilidad
- 4 Vectores aleatorios

Representación de variables aleatorias I



Datos financieros



El clima

Descripción y caracterización de la incertidumbre en variables aleatorias

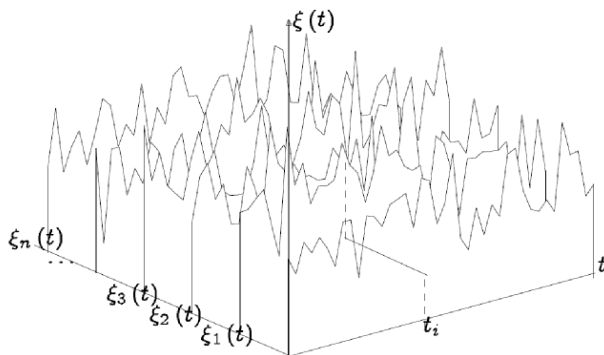
Representación de variables aleatorias II

- Cualquier modelo de un experimento analizado a priori se caracteriza por un conjunto de posibles resultados u **observaciones**.
- El subconjunto formado por un solo elemento se denomina **evento** y todo el conjunto se denomina **espacio de eventos**.
- Un espacio probabilístico está conformado entonces por tres componentes:
 - Eventos elementales.
 - Algebra de los eventos (reglas de relación).
 - Estabilidad de las frecuencias de aparición (**medida de probabilidad**).

Representación de señales aleatorias I

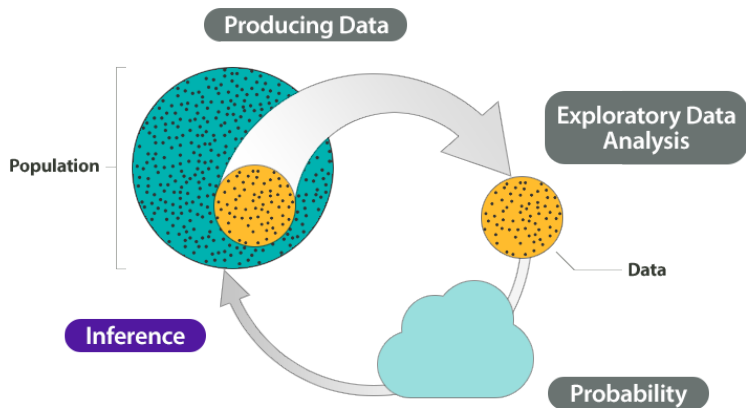
- La **señal aleatoria** $\xi(s)$ corresponde a un proceso que se desarrolla sobre la variable s .
- Cuando s discurre **continuamente**, i.e. el tiempo, se habla de **funciones aleatorias**.
- Cuando s corresponde a una malla de valores **discretos**, $\{s_1, s_2, \dots, s_n\}$, se habla de **series aleatorias**.

Representación de señales aleatorias II



Las probabilidades permiten caracterizar y describir estructuras de aleatoriedad (incertidumbre) a partir de datos

Las probabilidades y la inferencia desde datos



- Sean dos variables aleatorias $X = \{x_1, \dots, x_M\}$ y $Y = \{y_1, \dots, y_L\}$.
- Se tienen N realizaciones de X y Y . Además X y Y son independientes.
- Se define la **probabilidad conjunta** como

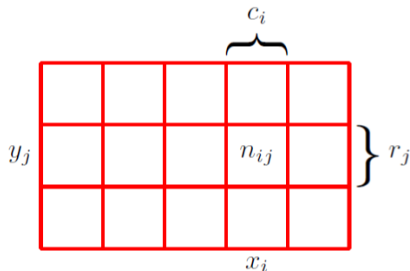
$$p(X = x_i, Y = y_j) = \frac{n_{ij}}{N},$$

donde $n_{ij} \in \mathbb{N}$ se define como el número de realizaciones en las que $X = x_i$ y $Y = y_j$ ($\forall i \in [1, M], j \in [1, L]$).

Nociones básicas II

- Sea c_i el número de realizaciones en las que X toma el valor x_i (ind. del valor de Y).
- Se define la **probabilidad marginal** de $X = x_i$ como

$$p(X = x_i) = \frac{c_i}{N} = \frac{1}{N} \sum_j n_{ij} = \sum_{j=1}^L p(X = x_i, Y = y_j).$$



- Se define la **probabilidad condicional** de $Y = y_j$ dado $X = x_i$ como

$$p(Y = y_j | X = x_i) = \frac{n_{ij}}{c_i},$$

además,

$$\begin{aligned} p(X = x_i, Y = y_j) &= \frac{n_{ij}}{N} = \frac{n_{ij}}{c_i} \frac{c_i}{N} \\ &= p(Y = y_j | X = x_i) p(X = x_i). \end{aligned}$$

- Regla de la suma:** $p(X) = \sum_Y p(X, Y)$.
- Regla del producto:**

$$\begin{aligned} p(X, Y) &= p(Y|X) p(X) \\ &= p(X|Y) p(Y). \end{aligned}$$

- **Teorema de Bayes:** dado que

$$\begin{aligned}p(X, Y) &= p(Y, X) \\ p(Y|X)p(X) &= p(X|Y)p(Y)\end{aligned}$$

entonces:

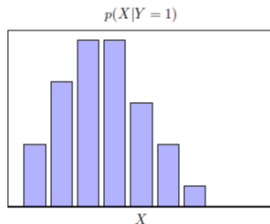
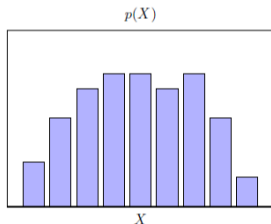
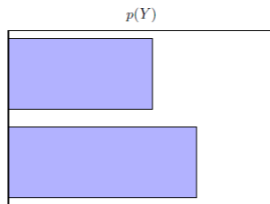
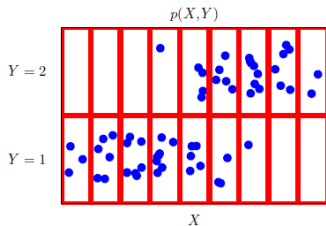
$$p(Y|X) = \frac{p(X|Y)p(Y)}{p(X)}.$$

- **Independencia:**

$$p(Y|X) = p(Y), p(X, Y) = p(X)p(Y).$$

Ejemplo

Suponga que X toma nueve valores y Y toma dos valores. Se tienen $N = 60$ realizaciones.



- La **función de densidad de probabilidad** $p(x)$ debe cumplir que

$$p(x) \geq 0, \quad \int_{-\infty}^{\infty} p(x) dx = 1.$$

- Para un intervalo

$$p(x \in (a, b)) = \int_a^b p(x) dx.$$

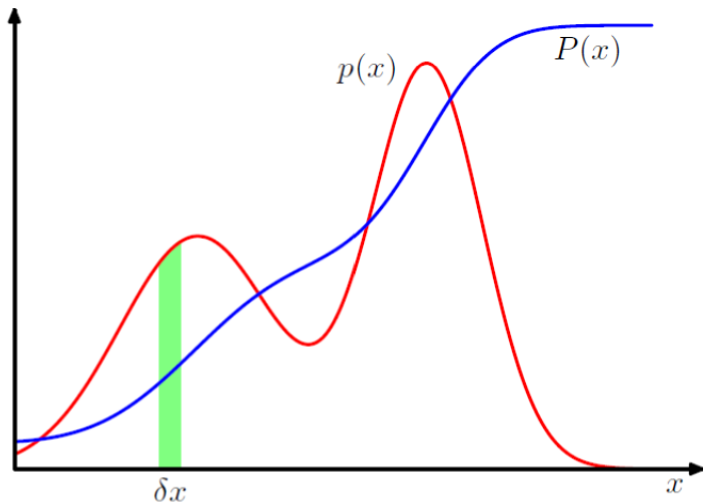
- La **función de distribución de probabilidad** (ó distribución acumulativa) se define como

$$P(x) = \int_{-\infty}^x p(z) dz,$$

igualmente

$$p(x) = \frac{dP(x)}{dx}.$$

Densidad de probabilidad II



- Sea $\Psi = \{X_1, X_2, \dots, X_D\}$ un conjunto de D variables aleatorias.
- Estas variables aleatorias pueden representarse como un vector columna de dimensiones $D \times 1$,

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_D \end{bmatrix}$$

- Un valor específico de \mathbf{X} se denota como $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_D)^\top$

Densidad de probabilidad conjunta

- La densidad de probabilidad conjunta para \mathbf{X} , $p(\mathbf{x}) = p(x_1, \dots, x_D)$, debe satisfacer

$$\begin{aligned} p(\mathbf{x}) &\geq 0 \\ \int_{-\infty}^{\infty} p(\mathbf{x}) d\mathbf{x} &= 1 \end{aligned} \tag{1}$$

- Regla de la suma:**

$$p(\mathbf{x}) = \int p(\mathbf{x}, \mathbf{y}) d\mathbf{y}.$$

- Regla del producto:**

$$p(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = p(\mathbf{y}|\mathbf{x})p(\mathbf{x}) = p(\mathbf{x}|\mathbf{y})p(\mathbf{y}).$$

- Teorema de Bayes:**

$$p(\mathbf{y}|\mathbf{x}) = \frac{p(\mathbf{x}|\mathbf{y})p(\mathbf{y})}{p(\mathbf{x})}.$$

Valor esperado y covarianza I

- El **valor esperado** o la **esperanza** de una función $f(x)$ se define como:

$$\mathbb{E}(f) = \sum_x p(x)f(x), \quad , \mathbb{E}(f) = \int p(x)f(x)dx.$$

- La **esperanza muestral** de una función $f(x)$ se define como:

$$\mathbb{E}(f) \approx \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N f(x_i).$$

- La **esperanza condicional** de una función $f(x)$ dado $Y = y$ se define como:

$$\mathbb{E}_x(f|y) = \int p(x|y)f(x)dx.$$

- La **varianza** de una función $f(x)$ está definida como:

$$\text{var}(f) = \mathbb{E}\left([f(x) - \mathbb{E}(f(x))]^2\right) = \mathbb{E}(f(x)^2) - \mathbb{E}(f(x))^2.$$

Valor esperado y covarianza II

- La **covarianza** de dos variables aleatorias X y Y se define como:

$$\begin{aligned}\text{cov}(x, y) &= \mathbb{E}_{x,y}([x - \mathbb{E}(x)][y - \mathbb{E}(y)]) \\ &= \mathbb{E}_{x,y}(xy) - \mathbb{E}(x)\mathbb{E}(y).\end{aligned}$$

- La esperanza de un vector de variables aleatorias \mathbf{X} , se define como:

$$\mathbb{E}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \mathbb{E}(x_1) \\ \mathbb{E}(x_2) \\ \vdots \\ \mathbb{E}(x_D) \end{bmatrix}$$

- La covarianza para el caso de vectores de variables aleatorias \mathbf{X} y \mathbf{Y} se define como:

$$\begin{aligned}\text{cov}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) &= \mathbb{E}_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}\left([\mathbf{x} - \mathbb{E}(\mathbf{x})][\mathbf{y}^\top - (\mathbb{E}(\mathbf{y}))^\top]\right) \\ &= \mathbb{E}_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\mathbf{x}\mathbf{y}^\top) - \mathbb{E}(\mathbf{x})(\mathbb{E}(\mathbf{y}))^\top.\end{aligned}$$

- La distribución Gaussiana en el caso univariado se define como:

$$\mathcal{N}(x|\mu, \sigma^2) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{\frac{1}{2}}} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} (x - \mu)^2\right).$$

- Esperanza

$$\mathbb{E}(x) = \int x \mathcal{N}(x|\mu, \sigma^2) dx = \mu.$$

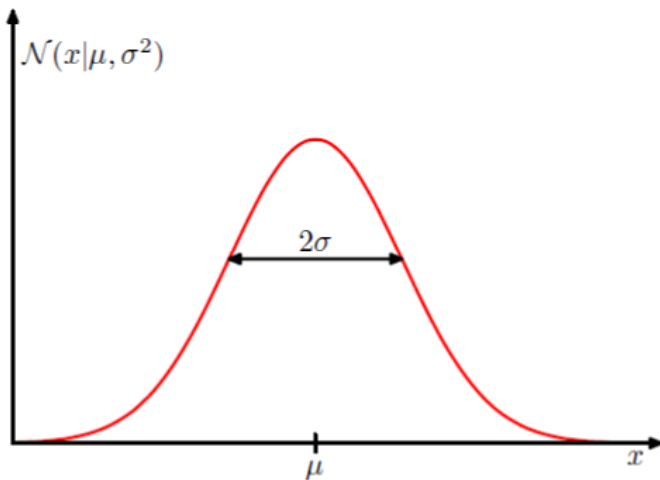
- Varianza

$$\text{var}(x) = \mathbb{E}(x^2) - \mathbb{E}(x)^2 = \sigma^2.$$

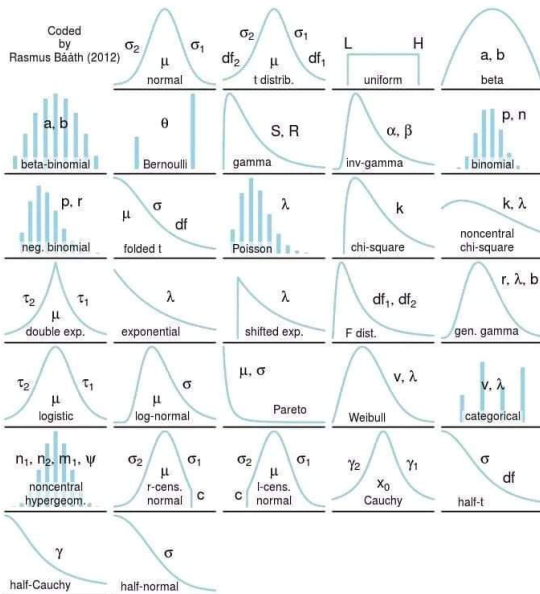
- Para el caso multivariado:

$$\mathcal{N}(\mathbf{x}|\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{D}{2}} |\boldsymbol{\Sigma}|^{\frac{1}{2}}} \exp\left(-\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^\top \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right).$$

Distribución Gaussiana II



Otros funciones de distribución



En un cuaderno (notebook) de jupyter responda a las siguientes preguntas con ejemplos concretos de implementación sobre Python 3. Envíe su notebook al correo amalvarezme@unal.edu.co.

- Consultar en qué consisten las siguientes distribuciones de probabilidad (incluir modelo de pdf): i) Bernoulli, ii) Binomial, iii) beta, iv) Dirichlet, y v) Gaussiana.

Referencias I



Castellanos Domínguez, C. G., Shinakov, Y. S., et al. (2007).

Análisis de aleatoriedad en señales y sistemas.

Universidad Nacional de Colombia-Sede Manizales.



Meyer, P. L., Campos, C. P., and Cuéllar, G. A. (1973).

Probabilidad y aplicaciones estadísticas.

Number QA273. 25. M49 1973. Fondo educativo interamericano.



Alvarez, M. (2014).

Material teoría estimación y análisis de aleatoriedad - Cursos de maestría y doctorado en ingeniería eléctrica.

Universidad Tecnológica de Pereira.

<https://sites.google.com/site/maalvarezl/teaching-in-spanish>