# Distribución Gaussiana

## Ejercicio 1

Sea X un vector aleatorio gaussiano cuya media y matriz de covarianza son:

$$\mu_{\mathbf{X}} = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix} \qquad C_{\mathbf{X}} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

- 1. Obtenga las curvas de nivel  $C_{\alpha} = \{(x, y) : f_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) = \alpha\}.$
- 2. Grafique en el plano (x,y)  $N=10^3$  realizaciones del vector  ${\bf X}$  junto con las curvas de nivel anteriores.

## **Ejercicio 2**

Sean X e Y dos variables aleatorias Gaussianas. Se necesita caracterizar a  $Z=\max(X,Y)$  en los siguientes casos:

- 1. *X* e *Y* son independientes e idénticamente distribuidas con media nula y varianza unitaria.
- 2. X e Y tiene ambas media nula, varianza unitaria, y coeficiente de correlación 0,1.
- 3. X e Y tiene ambas media nula, varianza unitaria, y coeficiente de correlación 0.9. Discuta los resultados obtenidos.

#### Ejercicio 3

Se tiene un vector aleatorio  $\mathbf{X} = [X_1 \ X_2]^t$  cuya distribución es Gaussiana con media  $\boldsymbol{\mu_X}$  y matriz de covarianza  $C_{\mathbf{X}}$ .

- 1. Utilizando un cambio de variables, genere un vector aleatorio  $\mathbf{Y} = [Y_1 \ Y_2]^t$  de componentes descorrelacionadas y media nula.
- 2. Demuestre que los autovalores de la matriz  $C_{\mathbf{Y}}$  son proporcionales a la longitud de los ejes mayores y menores de la elipse que contiene a los puntos del plano con igual función de densidad de probabilidad, es decir,  $f_Y(\mathbf{y}) = \alpha$ .

$$\{\mathbf{y} = [y_1, y_2] : \frac{y_1^2}{a_1^2} + \frac{y_2^2}{a_2^2} = 1\},$$

3. ¿Qué sucede si la matriz de correlación  $C_{\mathbf{Y}}$  es singular?

#### Ejercicio 4

Sean  $X_1,X_2,\ldots,X_N$  variables aleatorias conjuntamente Gaussianas con media  $\mu_X$  y matriz de covarianza  $C_X$ .

- 1. Calcular la varianza de la variable aleatoria  $Y = a_1X_1 + a_2X_2 + \cdots + a_NX_N$  donde  $a_i$  son coeficientes reales tales que el vector  $\mathbf{a} = [a_1, a_2, \dots, a_N]^t$  tiene norma unitaria.
  - 2. Determine la función característica de Y a partir de la función característica conjunta de las  $X_i$ .

$$y \sim N(y, \sigma_y^2) \rightarrow y = Z \text{ aif[xi]}$$
  
Si que complicantela mucho: "."  $y = A^T X = [a_1 \cdots a_m] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_m \end{bmatrix} \frac{Cy = A^T C_K + 1}{Cy} = \frac{1}{Cy} = \frac{1}{C$ 

 $f_{y}(x_{0}) = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} = \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} + \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} - x_{0})\right)^{\dagger} + \frac{1}{(2\pi)^{3}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(A^{\dagger}(x_{0} -$ Procesos Estocásticos Facultad de Ingeniería UBA

$$C_{\mathbf{X}} = \left[ \begin{array}{cc} 3 & -1 \\ -1 & 3 \end{array} \right]$$

Determine el máximo y el mínimo valor posible de la varianza de Y cuando el vector Transformada de Box Muller sas independientes en (0, 1).

las variables:  $\frac{C_D - \sqrt{-2 \ln(U_1)}}{2}$ Transformada de Box Muller show that  $U_1$  show that  $U_2$  show that  $U_3$  show that  $U_4$  shows that  $U_4$  show that  $U_4$  shows that  $U_4$  show that  $U_4$  shows the  $U_4$  show that  $U_4$  shows that  $U_4$  show that  $U_4$  shows that  $U_4$  shows that  $U_4$  show that  $U_4$  shows that  $U_4$  show that  $U_4$  shows that  $U_4$  show that  $U_4$  shows that  $U_4$  shows that  $U_4$  shows that  $U_4$  shows that  $U_4$  show that  $U_4$  shows that  $U_4$  show that  $U_4$  shows the  $U_4$  shows that  $U_4$  shows the  $U_4$  shows that  $U_4$  shows that  $U_4$  shows that  $U_4$  shows the  $U_4$  shows that  $U_4$  shows the  $U_4$  shows that  $U_4$  shows the  $U_4$  shows that  $U_4$  shows that a recorre el círculo unitario.

Ejercicio 5

Sean  $U_1$ ,  $U_2$  dos variables aleatorias independientes en (0, 1).

1. Halle la densidad conjunta de las variables:

$$\begin{cases} R = \sqrt{-2\ln(U_1)} \\ \Theta = 2\pi U_2. \end{cases}$$

Verifique que R tiene distribución Rayleigh, que  $\Theta$  es uniforme y que son inde dientes (¿por qué?).

2. Halle la densidad conjunta de las variables:

$$\begin{cases} Z_1 = R\cos\Theta\\ Z_2 = R\sin\Theta \end{cases}$$

y demuestre que se trata de variables normales estándar independientes.

#### Ejercicio 6 Secuencia Gaussiana

Considere una sucesión de variables aleatorias  $\{U_1, U_2, U_3, ...\}$  independientes uniformes en (0,1). A continuación se arma la siguiente secuencia:

$$\begin{cases} X_{2j} &= \sqrt{-\ln(U_{2j})}\cos(2\pi U_{2j-1}) \\ X_{2j-1} &= \sqrt{-\ln(U_{2j})}\sin(2\pi U_{2j-1}) \end{cases} \quad j = 1, 2, 3, \dots$$

- 1. Halle la densidad conjunta del vector  $[X_{2j-1}, X_{2j}]$ , para  $j \in N$ . Sugerencia: considere la transformación Box-Muller.
- 2. Utilizando las secuencia X se arma una nueva secuencia:

$$\begin{cases} Y_{2j} = X_{2j} + 0.5X_{2j-1} \\ Y_{2j-1} = 0.5X_{2j} + X_{2j-1} \end{cases} j = 1, 2, 3, \dots$$

Halle la densidad conjunta del vector  $[Y_1, \ldots, Y_{2j}]$  para  $j \in \mathbb{N}$ .

#### Ejercicio 7 Verdadero o Falso

En cada caso indique verdadero o falso, y si indica falso proponga un contraejemplo.

- 1. Si de dos variables aleatorias X e Y una es Gaussiana, entonces son independientes si y sólo si están descorrelacionadas.
- 2. Si dos variables aleatorias X e Y tienen marginales Gaussianas, entonces son independientes si y sólo si están descorrelacionadas.
- 3. Si dos variables aleatorias X e Y son conjuntamente Gaussianas, entonces son independientes si y sólo si están descorrelacionadas.