Ampliación de teoría de la probabilidad

20 de octubre de 2022

# Índice general

1.	Fun	ción de distribución	2
	1.1.	Introducción	2
	1.2.	Propiedades	2
	1.3.	Convolución en funciones de distribución	5
	1.4.	Convergencia en distribución	11
2.	Fun	ción característica	20

# Capítulo 1

# Función de distribución

#### 1.1. Introducción

Sea  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  espacio de probabilidad, donde  $\mathcal{A} \subset P(\Omega)$  es una  $\sigma$ -álgebra y  $P: \mathcal{A} \to [0, 1]$  es una medida de probabilidad.

Una variable aleatoria es una función  $X:\Omega\to\mathbb{R}$  tal que

$$X^{-1}(B) = \{ \omega \in \Omega : X(\omega) \in B \} \in \mathcal{A}$$

para todo  $B \in \mathcal{B}$   $\sigma$ -álgebra de Borel. X induce una medida en  $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$ :

$$P_X: \mathcal{B} \to [0,1], \quad P_X(B) = P(X^{-1}(B))$$

**Definición 1.1.** Sea  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  espacio de probabilidad. Sean  $X : \Omega \to \mathbb{R}$  una variable aleatoria en  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  y  $P_X$  la medida de probabilidad inducida por X en  $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$ . La función de distribución asociada a X es:

$$F: \mathbb{R} \to [0,1], \quad F(a) = P_X((-\infty, a]) = P(X < a)$$

Nota. Variables aleatorias distintas pueden tener la misma función de distribución.

## 1.2. Propiedades

Sea  ${\cal F}$  la función de distribución asociada a una variable aleatoria  ${\cal X}.$  Entonces:

- $\blacksquare$  F es creciente.
- F es continua por la derecha:

$$\lim_{h \to 0^+} F(x+h) = F(x), \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

• Existe  $\lim_{h\to 0^-} F(x+h) = F(x^-) = F(x) - P_X(\{x\})$ 

**Teorema 1.1** (Teorema de correspondencia). Si  $F : \mathbb{R} \to [0,1]$  es una función que verifica:

- lacksquare F es creciente.
- $F(-\infty) = 0, \quad F(\infty) = 1$
- F es continua por la derecha.

Entonces existe una única medida de probabilidad  $P_F$  en  $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$  tal que F es su función de distribución. Es decir, tal que  $F(a) = P_F((-\infty, a])$ .

**Definición 1.2.** Sea F función de distribución. El conjunto de discontinuidad de F se define como:

$$C(F) = \{x \in \mathbb{R} : F(x) = F(x^{-})\}\$$

También se puede definir el conjunto de puntos de discontinuidad de  ${\cal F}$  como:

$$D(F) = \{ x \in \mathbb{R} : F(x) - F(x^{-}) > 0 \}$$

Observación.  $D(F) = C(\overline{F})$ .

**Proposición 1.2.** D(F) es a lo sumo numerable.

Corolario 1.3. C(F) es denso en  $\mathbb{R}$ .

**Proposición 1.4.** Sean F y G funciones de distribución tales que F(x) = G(x) para todo  $x \in E \subset \mathbb{R}$ , con E denso en  $\mathbb{R}$ . Entonces F(x) = G(x) para todo  $x \in \mathbb{R}$ .

Definición 1.3. La función de masa de probabilidad se define como:

$$p: \mathbb{R} \to [0,1], \quad p(x) = P_F(\{x\}) = F(x) - F(x^-)$$

**Definición 1.4.** Sea X variable aleatoria con función de distribución F y función de masa p. Entonces:

- X es discreta cuando  $\sum_{x \in D(F)} p(x) = 1$ .
- X es continua cuando p(x) = 0 para todo  $x \in \mathbb{R}$ .

En otro caso, X es mixta.

**Definición 1.5.** Sea  $X: \Omega \to \mathbb{R}$  variable aleatoria. X es singular si existe  $B \in \mathcal{B}$  con m(B) = 0 tal que  $P_X(B) = 1$ .

Observación. Las variables aleatorias discretas son singulares.

**Definición 1.6.** Sea X variable aleatoria. X es absolutamente continua si para cualquier  $B \in \mathcal{B}$  con m(B) = 0 se tiene que  $P_X(B) = 0$ .

**Teorema 1.5.** Sea F función de distribución. F es absolutamente continua si y solo si existe una función medible f no negativa y finita tal que

$$F(b) - F(a) = \int_{a}^{b} f(x)dx, \quad \forall a < b$$

La función f se llama función de densidad.

Observaci'on. F es continua cuando no hay saltos y absolutamente continua cuando tiene una densidad.

**Teorema 1.6** (Mixtura de distribuciones). Toda función de distribución F se puede descomponer de la forma:

$$F = \alpha F_d + (1 - \alpha)F_c, \quad 0 \le \alpha \le 1$$

donde  $F_d$  es la función de distribución de una variable aleatoria discreta y  $F_c$  de una continua.

**Ejemplo.** Consideramos la función de distribución:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0\\ \frac{x^2}{16} & \text{si } 0 \le x < 2\\ \frac{1}{4} & \text{si } 2 \le x < 4\\ \frac{x}{4} - \frac{5}{8} & \text{si } 4 \le x < 5\\ 1 - \frac{5}{4x} & \text{si } x \ge 5 \end{cases}$$

Estudiamos sus puntos de discontinuidad y la probabilidad en ellos.

$$D(F) = \{4, 5\}, \quad \begin{cases} p(4) = F(4) - F(4^{-}) = \frac{1}{8} \\ p(5) = F(5) - F(5^{-}) = \frac{1}{8} \end{cases} \Rightarrow \alpha = \frac{1}{4}$$

Luego la función de distribución discreta es:

$$F_d(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 4\\ \frac{\frac{1}{8}}{\frac{1}{4}} = \frac{1}{2} & \text{si } 4 \le x < 5\\ 1 & \text{si } x \ge 5 \end{cases}$$

Por último podemos calcular la función de distribución continua:

$$F_c(x) = \frac{1}{1 - \frac{1}{4}} \left( F(x) - \frac{1}{4} F_d(x) \right) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{x^2}{12} & \text{si } 0 \le x < 2 \\ \frac{1}{3} & \text{si } 2 \le x < 4 \\ \frac{5x}{24} - \frac{1}{6} & \text{si } 4 \le x < 5 \\ 1 - \frac{5}{3x} & \text{si } x \ge 5 \end{cases}$$

Lema 1.7. Sea F función de distribución. Entonces:

- Existe F' en casi todo punto y es no negativa y finita.
- Siendo  $F_{ac}(x) = \int_{-\infty}^{x} F'(t)dt \ y \ F_s(x) = F(x) F_{ac}(x)$ , entonces  $F'_{ac}(x) = F'(x)$  en casi todo punto  $y \ F'_s(x) = 0$ .

**Teorema 1.8** (Descomposición de Lebesgue). *Toda función de distribución F* se puede descomponer de la forma:

$$F = \beta F_{ac} + (1 - \beta) F_s$$

con  $F_{ac}$  función de distribución absolutamente continua y  $F_s$  singular.

Observación. Se pueden aplicar ambas descomposiciones (continua-discreta y Lebesgue) a una función de distribución F.

$$F = \beta F_{ac} + (1 - \beta) \left( \alpha F_d + (1 - \alpha) F_{cs} \right)$$

**Definición 1.7** (Esperanza). Sea X variable aleatoria en  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ . La esperanza de X se define como:

$$E(X) = \int_{\Omega} X dP = \int_{\mathbb{R}} x dF(x)$$

Observación.

 $\blacksquare$  Si F es absolutamente continua,

$$E(X) = \int_{\mathbb{R}} x f(x) dx$$

 $\blacksquare$  Si F es discreta,

$$E(X) = \sum_{x \in D(F)} x p(x)$$

#### 1.3. Convolución en funciones de distribución

**Definición 1.8.** Sean F y G funciones de distribución. Definimos la convolución de F y G como la función definida por:

$$(F * G)(z) = \int_{\mathbb{R}} F(z - y) dG(y), \quad z \in R$$

Nota. La convolución es conmutativa con funciones medibles no negativas.

**Proposición 1.9.** F \* G es una función de distribución.

**Teorema 1.10.** Sean X e Y variables aleatorias independientes con funciones de distribución  $F_X$  y  $F_Y$  respectivamente. Entonces  $F_X * F_Y$  es la función de distribución de la variable aleatoria X + Y.

**Teorema 1.11.** Si F es absolutamente continua con densidad f, entonces F\*G es absolutamente continua con densidad

$$(f * G)(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(z - y) dG(y)$$

**Teorema 1.12.** Si F y G son absolutamente continuas con densidades f y g respectivamente, entonces F\*G es absolutamente continua con densidad f\*g.

**Ejemplo.** Sean  $X, Y \sim U([0,1])$ . Sus funciones de distribución son:

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ x & \text{si } 0 \le x < 1 , \quad F_Y(y) = \begin{cases} 0 & \text{si } y < 0 \\ y & \text{si } 0 \le y < 1 \\ 1 & \text{si } y \ge 1 \end{cases}$$

Sea Z=X+Y y  $z\in\mathbb{R}$ . Como X e Y son absolutamente continuas, Z es absolutamente continua. Queremos calcular:

$$F_Z(z) = (F_X * F_Y)(z) = \int_{\mathbb{R}} F_X(z - y) dF_y(y) = \int_{\mathbb{R}} F_X(z - y) f_Y(y) dy$$

Consideramos todos los casos:

- Si z < 0 entonces z y < 0 para todo  $y \in [0,1]$ . Luego  $F_X(z y) = 0$ , así que  $F_Z(z) = 0$ .
- Si  $0 \le z < 1$  distinguimos dos casos:
  - Si  $0 \le y < z$  entonces 0 < z y < 1, así que  $F_X(z y) = z y$ .
  - Si  $z \le y < 1$  entonces z y < 0, luego  $F_X(z y) = 0$ .

$$F_Z(z) = \int_0^z (z - y) dy + \int_z^1 0 dy = \frac{z^2}{2}$$

- Si  $1 \le z < 2$  de nuevo distinguimos dos casos:
  - Si  $0 \le y < z 1$  entonces  $z y \ge 1$ , luego  $F_X(z y) = 1$ .
  - Si  $z 1 \le y \le 1$  entonces  $0 \le z 1 \le 1$ , así que  $F_X(z y) = z y$ .

$$F_Z(z) = \int_0^{z-1} 1 dy + \int_{z-1}^1 (z - y) dy = 2z - \frac{z^2}{2} - 1$$

■ Si  $z \ge 2$  entonces  $z - y \ge 1$  para todo  $y \in [0, 1]$ . Luego  $F_X(z - y) = 1$ , de forma que  $F_Z(z) = \int_0^1 1 dx = 1$ .

Por tanto:

$$F_Z(z) = \begin{cases} 0 & \text{si } z < 0\\ \frac{z^2}{2} & \text{si } 0 \le z < 1\\ 2z - \frac{z^2}{2} - 1 & \text{si } 1 < z \le 2\\ 1 & \text{si } x \ge 2 \end{cases}$$

**Ejemplo.** Sea  $X \sim U([-1,1])$  y sea Y absolutamente continua con densidad:

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{y+2}{4} & \text{si } -2 \le y < 0\\ \frac{2-y}{4} & \text{si } 0 \le y < 2\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Sabemos que X es absolutamente continua con función de densidad:

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{si } -1 \le x \le 1\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Sea Z = X + Y. Como X e Y son absolutamente continuas, Z es absolutamente continua con función de densidad f \* g.

$$(f_X * f_Y)(z) = (f_Y * f_X)(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_Y(z - x) f_X(x) dx$$

Sabemos que  $S_X = [-1, 1]$  y  $S_Y = [-2, 2]$ , así que  $S_Z = [-3, 3]$ . Consideramos los casos:

- Si z < -3 entonces z x < 2 para todo  $x \in [-1, 1]$ . Luego  $f_Y(z x) = 0$ , así que  $f_Z(z) = 0$ .
- Si  $-3 \le z < -1$  distinguimos dos casos:
  - Si  $-1 \le x < z+2$  entonces  $-2 \le z-x < 0$ , así que  $f_Y(z-x) = \frac{z-x+2}{4}$ .
  - Si  $z + 2 \le x < 1$  entonces z x < -2, luego  $f_Z(z) = 0$ .

$$f_Z(z) = \int_{-1}^{z+2} \frac{z - x + 2}{4} \frac{1}{2} dx = \frac{(z+3)^2}{16}$$

- Si  $-1 \le z < 1$  distinguimos dos casos:
  - Si  $-1 \le x < z$  entonces  $0 \le z x < 2$ , así que  $f_Y(z x) = \frac{2 z + x}{4}$ .
  - Si  $z \le x < 1$  entonces  $-2 \le z x < 0$ , luego  $f_Y(z x) = \frac{z x + 2}{4}$ .

$$f_Z = \int_{-1}^{z} \frac{2 - z + x}{4} \frac{1}{2} dx + \int_{z}^{1} \frac{z - x + 2}{4} \frac{1}{2} dx = \frac{3 - z^2}{8}$$

- Si  $1 \le z < 3$  distinguimos dos casos:
  - Si  $-1 \le x < z 2$  entonces  $z x \ge 2$ , luego  $f_Z(z) = 0$ .
  - Si  $z-2 \le x < 1$  entonces  $0 \le z-x < 2$ , así que  $f_Y(z-x) = \frac{2-z+x}{4}$ .

$$f_Z(z) = \int_{z-2}^1 \frac{2-z+x}{4} \frac{1}{2} dx = \frac{(z-3)^2}{16}$$

• Si  $z \geq 3$  entonces  $z - x \geq 2$  para todo  $x \in [-1, 1]$ , así que  $f_Z(z) = 0$ .

Por tanto:

$$f_Z(z) = \begin{cases} \frac{(z+3)^2}{16} & \text{si } -3 \le z < -1\\ \frac{3-z^2}{8} & \text{si } -1 \le z < 1\\ \frac{(z-3)^2}{16} & \text{si } 1 \le z < 3\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

**Ejemplo.** Sean X, Y variables aleatorias con funciones de distribución:

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -2\\ \frac{x+2}{4} & \text{si } -2 \le x < 1 \ , \quad F_Y(y) = \begin{cases} 0 & \text{si } y < 0\\ \frac{y}{2} & \text{si } 0 \le y < 2\\ 1 & \text{si } y \ge 2 \end{cases}$$

Observamos que Y es absolutamente continua y X es mixta, así que Z = X + Y es absolutamente continua. Queremos calcular la función de densidad de Z. Como  $F_X$  es discontinua en 1,

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_Y(z - x) dF_X(x) = \int_{-2}^{1} f_Y(z - x) f_X(x) dx + f_Y(z - 1) p_X(1)$$

Nota. Para no lidiar con discontinuidades, también se podría calcular:

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z - y) dF_y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z - y) f_Y(y) dy$$

Calculamos las funciones de densidad, pseudodensidad y masa:

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{si } 0 \le y \le 2\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{4} & \text{si } -2 \le x < 1\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}, \quad p_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{4} & \text{si } x = 1\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

 $S_X = [-2,1]$ y  $S_Y = [0,2],$ así que  $S_Z = [-2,3].$  Consideramos los casos:

- Si z < -2 entonces z x < 0 para todo  $x \in [-2, 1]$ . Luego  $f_Y(z x) = 0$ , así que  $f_Z(z) = 0$ .
- Si  $-2 \le z < 0$  entonces  $0 \le z x \le 2$ , así que  $f_Y(z x) = \frac{1}{2}$  y  $f_X(x) = \frac{1}{4}$ .

$$f_Z(z) = \int_{-2}^{z} \frac{1}{2} \frac{1}{4} dx = \frac{z+2}{8}$$

- Si  $0 \le z \le 1$ ,  $f_Y(z-1) = 0$ . Distinguimos tres casos:
  - Si  $-2 \le x < z 2$  entonces z x > 2. Luego  $f_Y(z x) = 0$ , así que  $f_Z(z) = 0$ .

- Si  $z-2 \le x < z$  entonces  $0 \le z-x < 2$ . Así que  $f_Y(z-x) = \frac{1}{2}$  y  $f_X(x) = \frac{1}{4}$ .
- Si  $z \le x \le 1$  entonces  $z x \le 0$ . Luego  $f_Y(z x) = 0$ , así que  $f_Z(z) = 0$ .

$$f_Z(z) = \int_{-2}^{z-2} 0 dx + \int_{z-2}^{z} \frac{1}{2} \frac{1}{4} dx + \int_{z}^{1} 0 dx + 0 p_x(1) = \frac{1}{4}$$

- Si  $1 < z \le 3$ ,  $f_Y(z-1) = \frac{1}{2}$  y  $p_X(1) = \frac{1}{4}$ . Distinguimos dos casos:
  - Si  $-2 \le x < z 2$  entonces  $z x \ge 2$ , así que  $f_Y(z x) = 0$ .
  - Si  $z-2 \le x < 1$  entonces  $0 \le z-x < 2$ , luego  $f_Y(z-x) = \frac{1}{2}$  y  $f_X(x) = \frac{1}{4}$ .

$$f_Z(z) = \int_{z-2}^{1} \frac{1}{2} \frac{1}{4} dx + \frac{1}{2} \frac{1}{4} = \frac{4-z}{8}$$

• Si  $z \ge 3$  entonces  $f_Y(z-x) = 0$ , así que  $f_Z(z) = 0$ .

Por tanto:

$$f_Z(z) = \begin{cases} \frac{z+2}{8} & \text{si } -2 \le z < 0\\ \frac{1}{4} & \text{si } 0 \le z \le 1\\ \frac{4-z}{8} & \text{si } 1 < z \le 3\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

**Ejercicio.** Sean X y Y variables aleatorias con funciones de distribución:

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1\\ \frac{x+1}{3} & \text{si } -1 \le x < 1 \ , \end{cases} \quad F_Y(y) = \begin{cases} 0 & \text{si } y < 0\\ \frac{2y}{7} & \text{si } 0 \le y < 2\\ \frac{5}{7} & \text{si } 2 \le y < 4\\ 1 & \text{si } y \ge 4 \end{cases}$$

Observamos que X es una variable aleatoria mixta con funciones de pseudodensidad y de masa:

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{3} & \text{si } -1 \le x < 1\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}, \quad p_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{3} & \text{si } x = 1\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Y también es mixta con pseudodensidad y masa:

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{2}{7} & \text{si } 0 \le y < 2\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}, \quad p_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{7} & \text{si } y = 2\\ \frac{2}{7} & \text{si } y = 4\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Sea Z = X + Y, queremos calcular  $F_Z$ . Observamos que  $S_X = [-1, 1) \cup \{1\} = [-1, 1]$  y  $S_Y = [0, 2) \cup \{2\} \cup \{4\} = [0, 2] \cup \{4\}$ . Por tanto,  $S_Z = [-1, 5]$ . Calculamos:

$$F_Z = \int_{-\infty}^{\infty} F_Y(z - x) dF_x(x) = \int_{-1}^{1} F_Y(z - x) f_X(x) dx + F_Y(z - 1) p_X(1)$$

Consideramos los casos:

- Si z < -1,  $F_Z(z) = 0$ .
- Si  $-1 \le z < 1$ , consideramos tres casos:
  - Si  $-1 \le x < z$  entonces  $0 \le z x < 2$ , luego  $F_Y(z x) = \frac{2(z x)}{7}$ .
  - Si  $z \le x < 1$  entonces z x < 0, así que  $F_Z(z) = 0$ .
  - Si x = 1 entonces z 1 < 0, luego  $F_Z(z) = 0$ .

$$F_Z(z) = \int_{-1}^{z} \frac{2(z-x)}{7} \frac{1}{3} dx = \frac{(z+1)^2}{21}$$

- Si  $1 \le z < 3$ , consideramos tres casos:
  - Si  $-1 \le x < z 2$  entonces  $2 \le z x < 4$ , así que  $F_Y(z x) = \frac{5}{7}$ .
  - Si  $z-2 \le x < 1$  entonces  $0 \le z-x < 2$ , luego  $F_Y(z-x) = \frac{2(z-x)}{7}$ .
  - Si x = 1 entonces  $0 \le z 1 < 2$ , así que  $F_Y(z 1) = \frac{2(z 1)}{z}$ .

$$F_Z(z) = \int_{-1}^{z-2} \frac{5}{7} \frac{1}{3} dx + \int_{z-2}^{1} \frac{2(z-x)}{7} \frac{1}{3} + \frac{2(z-1)}{7} \frac{1}{3} = \frac{-z^2 + 9z - 4}{21}$$

- Si  $3 \le z < 5$ , consideramos tres casos:
  - Si  $-1 \le x < z 4$  entonces  $z x \ge 4$ , luego  $F_Y(z x) = 1$ .
  - Si  $z-4 \le x < 1$  entonces  $2 \le z-x < 4$ , así que  $F_Y(z-x) = \frac{5}{7}$ .
  - Si x=1 entonces  $2 \le z-1 < 4$ , luego  $F_Y(z-x) = \frac{5}{7}$ .

$$F_Z(z) = \int_{-1}^{z-4} 1\frac{1}{3}dx + \int_{z-4}^{1} \frac{5}{7}\frac{1}{3}dx + \frac{5}{7}\frac{1}{3} = \frac{2z+9}{21}$$

• Si  $z \ge 5$ ,  $F_Z(z) = 1$ .

Por tanto:

$$F_Z(z) = \begin{cases} 0 & \text{si } z < -1\\ \frac{(z+1)^2}{21} & \text{si } -1 \le z < 1\\ \frac{-z^2 + 9z - 4}{21} & \text{si } 1 \le z < 3\\ \frac{2z + 9}{21} & \text{si } 3 \le z < 5\\ 1 & \text{si } z \ge 5 \end{cases}$$

### 1.4. Convergencia en distribución

Sea  $n \in \mathbb{N}$  y sea  $X_n$  una variable aleatoria en  $(\Omega_n, \mathcal{A}_n, P_n)$ .  $\{X_n\}_n$  tiene una sucesión asociada  $\{F_n\}_n$  de funciones de distribución.

**Definición 1.9.** Sean F y  $F_n$  funciones de distribución. Decimos que la sucesión  $\{F_n\}_n$  converge a F débilmente cuando

$$\lim_{n \to \infty} F_n(x) = F(x), \quad \forall x \in C(F)$$

Se escribe  $F_n \xrightarrow{d} F$ .

**Ejemplo.** Sea  $X_n \sim \delta(\frac{1}{n})$ , es decir,  $P(X_n = \frac{1}{n}) = 1$ . Su función de distribución es:

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < \frac{1}{n} \\ 1 & \text{si } x \ge \frac{1}{n} \end{cases}$$

Calculamos el límite puntual de la sucesión:

$$F(x) = \lim_{n \to \infty} F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \le 0\\ 1 & \text{si } x > 0 \end{cases}$$

Aunque  $\{F_n\}_n$  converge puntualmente a F, observamos que F no es continua por la derecha. Así que F no es función de distribución y no puede ser el límite débil de la sucesión. Definimos:

$$G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

G es función de distribución y además  $\lim_{n\to\infty} F_n(x) = G(x)$  para todo  $x\in C(G) = \mathbb{R}\setminus\{0\}$ , luego  $F_n\stackrel{d}{\to} G$ . Es función de distribución de una variable aleatoria  $\delta(0)$ .

**Ejemplo.** Sea  $Y_n \sim \delta(-\frac{1}{n})$ . Procedemos de forma análoga al ejemplo anterior. Su función de distribución es:

$$F_{Y_n}(y) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -\frac{1}{n} \\ 1 & \text{si } x \ge -\frac{1}{n} \end{cases}$$

y su límite puntual es:

$$F_Y(y) = \lim_{n \to \infty} F_{Y_n}(y) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

En este caso el límite puntual  $F_Y$  sí es función de distribución, así que el límite puntual coincide con el límite débil.

$$F_{Y_n} \xrightarrow{d} F_Y$$

**Teorema 1.13.** El límite débil de una sucesión de funciones de distribución es único en caso de existir.

**Ejemplo.** Sea  $X_n \sim U([-\frac{1}{n}, \frac{1}{n}])$ . Su función de distribución es:

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -\frac{1}{n} \\ \frac{nx+1}{2} & \text{si } -\frac{1}{n} \le x < \frac{1}{n} \\ 1 & \text{si } x \ge \frac{1}{n} \end{cases}$$

El límite puntual es:

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

F no es función de distribución porque no es continua por la derecha en x=0. Definimos entonces:

$$G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

Ges función de distribución y  $\lim_{n\to\infty}F_n(x)=G(x)$  para todo  $x\in C(G),$  así que  $F_n\stackrel{d}{\to}G.$ 

**Ejemplo.** Consideramos la sucesión de funciones de distribución  $\{F_n\}_n$ , con

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0\\ \frac{1}{2} + \frac{x}{2n} & \text{si } 0 \le x < n\\ 1 & \text{si } x \ge n \end{cases}$$

Su límite puntual es:

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

Podemos descomponer  $F_n$  como mixtura de distribuciones de la forma  $F_n = \alpha F_n^d + (1-\alpha)F_n^c$ . Calculamos el valor de  $\alpha$ :

$$\alpha = \sum_{x \in D(F_n)} p(x) = p(0) = \frac{1}{2}$$

Por tanto, las funciones de distribución son:

$$F_n^d(x) = \frac{1}{\alpha} \sum_{t \le x, t \in D(F_n)} p(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 & \text{si } x \ge 0 \end{cases} \xrightarrow{n \to \infty} F^d(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

$$F_n^c(x) = \frac{1}{1 - \alpha} (F_n(x) - \alpha F_n^d(x)) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{x}{n} & \text{si } 0 \le x < n \xrightarrow[n \to \infty]{} F^c(x) = 0 \\ 1 & \text{si } x \ge n \end{cases}$$

Observamos que  $F = \alpha F^d + (1 - \alpha)F^c$ .

**Definición 1.10.** La sucesión de variables aleatorias  $\{X_n\}_n$  converge en distribución a otra variable aleatoria X cuando  $F_n \stackrel{d}{\to} F$ , siendo  $F_n$  y F las funciones de distribución asociadas a  $X_n$  y X, respectivamente. Se escribe  $X_n \stackrel{d}{\to} X$ .

**Ejercicio.** Sea  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  espacio de probabilidad, donde:

$$\Omega = [0, 3], \quad \mathcal{A} = \{B \cap [0, 3] : B \in \mathcal{B}\}$$

$$P: \mathcal{A} \to [0, 1], \quad P(A) = \begin{cases} \frac{1}{6} & \text{si } A = \{0\} \\ 0 & \text{si } A \subset (0, 1) \\ \frac{m(A)}{6} & \text{si } A \subset [1, 3) \\ \frac{1}{2} & \text{si } A = \{3\} \end{cases}$$

Sobre este espacio definimos para  $n \in \mathbb{N}$  las variables aleatorias:

$$X_n: \Omega \to \mathbb{R}, \quad X_n(\omega) = \begin{cases} \frac{\omega - 1}{n\omega + 1} & \text{si } 0 \le \omega < 1 - \frac{1}{n} \\ 2 & \text{si } 1 - \frac{1}{n} \le \omega < 3 - \frac{1}{n} \\ n(\omega - 3) & \text{si } 3 - \frac{1}{n} \le \omega \le 3 \end{cases}$$

 $\{X_n\}_n$  es una sucesión de variables aleatorias.

1. Determinar los puntos de discontinuidad y sus masas. Sabemos que x es punto de discontinuidad de  $F_n$  si  $F_n(x) - F_n(x^-) > 0$ , es decir,  $P_{X_n}(\{x\}) > 0$ . En primer lugar estudiamos las imágenes por  $X_n$  de los puntos con masa en la definición de P. En este caso, estos puntos son 0 y 3, con imágenes  $X_n(0) = -1$  y  $X_n(3) = 0$ .

$$P_{X_n}(-1) = P(X_n^{-1}(-1)) = P(\{0\} \cup \{3 - \frac{1}{n}\}) = \frac{1}{6}$$
$$P_{X_n}(0) = P(X_n^{-1}(0)) = P(\{3\}) = \frac{1}{2}$$

Además, estudiamos los puntos cuya imagen inversa es un intervalo, es decir, donde  $X_n$  es constante.

$$P_{X_n}(2) = P([1 - \frac{1}{n}, 3 - \frac{1}{n})) = P([1, 3 - \frac{1}{n})) = \frac{2n - 1}{6n}$$

Así que  $D = \{-1, 0, 2\}.$ 

2. Calcular la función de distribución  $F_n$  asociada a  $X_n$ . Recordamos que la función de distribución  $F_n$  asociada a una variable aleatoria  $X_n$  se define como:

$$F_n(x) = P(X_n \le x) = P(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \le x\})$$

Distringuimos varios casos:

• Si 
$$x < -1$$
,  $F_n(x) = P(\emptyset) = 0$ .

■ Si 
$$-1 \le x < -\frac{1}{n^2}$$
,

$$F_n(x) = P(X_n \le x) = P([0, \alpha] \cup [3 - \frac{1}{n}, \beta])$$

donde:

$$X_n(\alpha) = x \Leftrightarrow \frac{\alpha - 1}{n\alpha + 1} = x \Leftrightarrow \alpha = \frac{x + 1}{1 - nx}$$
  
 $X_n(\beta) = x \Leftrightarrow n(\beta - 3) = x \Leftrightarrow \beta = \frac{x + 3n}{n}$ 

Así que

$$F_n(x) = P([0, \frac{x+1}{1-nx}] \cup [3 - \frac{1}{n}, \frac{x+3n}{n}]) = \frac{x+1+n}{6}$$

• Si 
$$-\frac{1}{n^2} \le x < 0$$
,

$$F_n(x) = P(\{0\}) + P([0, 1 - \frac{1}{n})) + P([3 - \frac{1}{n}, \frac{x+3n}{n}]) = \frac{x+1+n}{6}$$

• Si  $0 \le x < 2$ ,

$$F_n(x) = P(\{0\}) + P([0, 1 - \frac{1}{n})) + P([3 - \frac{1}{n}, 3)) + P(\{3\}) = \frac{4n + 1}{6n}$$

• Si 
$$X \ge 2$$
,  $F_n(x) = 1$ .

Por tanto,

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1\\ \frac{x+1+n}{6} & \text{si } -1 \le x < 0\\ \frac{4n+1}{6n} & \text{si } 0 \le x < 2\\ 1 & \text{si } x \ge 2 \end{cases}$$

3. Analizar la convergencia en distribución de  $\{X_n\}$  Sabemos que  $X_n \xrightarrow{d} X$  cuando  $F_n \xrightarrow{d} F$ . Tomamos el límite puntual en  $\{F_n\}$ .

$$F(x) = \lim_{n \to \infty} F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1\\ \frac{1}{6} & \text{si } -1 \le x < 0\\ \frac{2}{3} & \text{si } 0 \le x < 2\\ 1 & \text{si } x \ge 2 \end{cases}$$

F es continua por la derecha y  $D(F)=\{-1,0,2\}$  con  $p_X(-1)=\frac{1}{6},$   $p_X(0)=\frac{1}{2}$  y  $p_X(2)=\frac{1}{3}.$  Observamos que estas masas coinciden con los límites cuando  $n\to\infty$  de las masas de los puntos de discontinuidad de  $X_n$ . Por tanto,  $F_n\stackrel{d}{\to} F$ .

**Lema 1.14.** Sean  $F_n$  y F funciones de distribución.  $F_n \xrightarrow{d} F$  si y solo si

$$\limsup_{n \to \infty} F_n(x) \le F(x) \quad y \quad \liminf_{n \to \infty} F_n(x) \ge F(x^-) \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

**Teorema 1.15** (Helly-Bray). Sean  $F_n$  y F funciones de distribución.  $F_n \xrightarrow{d} F$  si y solo si

$$\lim_{n\to\infty} \int_{\mathbb{R}} g(x) dF_n(x) = \int_{\mathbb{R}} g(x) dF(x)$$

para toda función g real, continua y acotada.

Observación. En general, el teorema de Helly-Bray no implica que  $E(X_n) \xrightarrow[n \to \infty]{} E(X)$  porque g(x) = x no siempre está acotada.

**Ejemplo.** Sean  $n \in \mathbb{N}$ , consideramos la función de distribución:

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1\\ \frac{x+1}{2n} & \text{si } -1 \le x < 0\\ \frac{1}{2n} + \frac{1}{4} & \text{si } 0 \le x < \frac{2}{n}\\ \frac{x}{4} + \frac{1}{2} & \text{si } \frac{2}{n} \le x < 2\\ 1 & \text{si } x \ge 2 \end{cases}$$

Su límite puntual es:

$$G(x) = \lim_{n \to \infty} F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{4} & \text{si } x = 0 \\ \frac{x}{4} + \frac{1}{2} & \text{si } 0 < x < 2 \\ 1 & \text{si } x \ge 2 \end{cases}$$

Observamos que G no es función de distribución. Definimos entonces:

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

F es función de distribución así que  $F_n \xrightarrow{d} F$ . Sea  $g(x) = I_{(0,2]}(x)$ , veamos si  $E(g(X_n)) \xrightarrow[n \to \infty]{} E(g(X))$ .

$$E(g(X_n)) = E(I_{(0,2]}(X_n)) = \int_{\mathbb{R}} I_{(0,2]}(x) dF_n(x) = \int_0^2 dF_n(x) =$$

$$= F_n(2) - F_n(0) = \frac{3}{4} - \frac{1}{2n} \xrightarrow[n \to \infty]{} \frac{3}{4}$$

$$E(g(X)) = \int_0^2 dF(x) = F(2) - F(0) = 1 - \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

Observamos que  $E(g(X_n))$  no tiende a E(g(X)) con  $n \to \infty$ . No se cumplen las hipótesis del teorema de Helly-Bray porque g no es continua.

Sea ahora g(x) = x. Queremos calcular  $E(g(X_n)) = \int_{\mathbb{R}} x dF_n(x)$ . Como  $F_n$  es mixta, hallamos primero las masas de sus puntos de discontinuidad y su función de pseudodensidad:

$$D(F_n) = \{0, \frac{2}{n}\}, \quad p(0) = \frac{1}{4}, \quad p(\frac{2}{n}) = \frac{1}{4}$$

$$f_n(x) = F'_n(x) = \begin{cases} \frac{1}{2n} & \text{si } -1 \le x < 0\\ \frac{1}{4} & \text{si } \frac{2}{n} \le x < 2\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$E(g(X_n)) = 0\frac{1}{4} + \frac{2}{n}\frac{1}{4} + \int_{-1}^{0} \frac{x}{2n} dx + \int_{\frac{2}{n}}^{2} \frac{x}{4} dx = \frac{1}{2} + \frac{1}{4n} - \frac{1}{2n^2} \xrightarrow[n \to \infty]{} \frac{1}{2}$$

Procedemos de forma análoga para F.

$$D(F) = \{0\}, \quad p(0) = \frac{1}{2}, \quad f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4} & \text{si } 0 \le x < 2\\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$
$$E(g(X)) = 0\frac{1}{2} + \int_{0}^{2} \frac{x}{4} dx = \frac{1}{2}$$

Luego en este caso  $E(g(X_n)) \xrightarrow[n \to \infty]{} E(g(X))$ . Se verifica el teorema de Helly-Bray porque g(x) = x está acotada en los soportes de  $f_n$  y f, que son acotados.

**Ejemplo.** Sea  $n \in \mathbb{R}$ , consideramos la función de distribución:

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0\\ \frac{n-1}{n} & \text{si } 0 \le x < n\\ 1 & \text{si } x \ge n \end{cases}$$

Es claro que:

$$F_n \xrightarrow{d} \delta(0) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

Sea g(x) = x, procedemos igual que en el ejemplo anterior.

$$D(F_n) = \{0, n\}, \quad p(0) = \frac{n-1}{n}, \quad p(n) = \frac{1}{n}$$

$$E(g(X_n)) = 0 \frac{n-1}{n} + n \frac{1}{n} = 1 \xrightarrow[n \to \infty]{} 1$$
$$E(g(X)) = E(\delta(0)) = 0 \neq 1$$

No se cumplen las hipótesis del teorema porque g no está acotada en el soporte, ya que no está acotado.

**Definición 1.11.** Una función F es función de distribución impropia si verifica:

- $\blacksquare$  F es creciente.
- $\blacksquare$  F es continua por la derecha.
- Existe  $\lim_{h\to 0^-} F(x+h) = F(x^-)$  para todo  $x\in \mathbb{R}$ .
- $F(-\infty) > 0 \text{ o } F(\infty) < 1.$

**Definición 1.12.** Sea  $\{F_n\}$  una sucesión de funciones de distribución y sea F una función de distribución propia o impropia. Decimos que  $\{F_n\}$  converge de forma vaga o vagamente a F si:

$$\lim_{n \to \infty} F_n(x) = F(x), \quad \forall x \in C(F)$$

Se escribe  $F_n \xrightarrow{v} F$ .

Observación. Convergencia débil implica convergencia vaga.

**Ejemplo.** Sea  $n \in \mathbb{N}$ , consideramos la función de distribución:

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0\\ \frac{1}{2} + \frac{x}{2n} & \text{si } 0 \le x < n\\ 1 & \text{si } x \ge n \end{cases}$$

El límite puntual de  $\{F_n\}$  es:

$$G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0\\ \frac{1}{2} & \text{si } x \ge 0 \end{cases}$$

G es una función de distribución impropia. Por tanto,  $F_n \xrightarrow{v} G$ .

Ejemplo. Consideramos la función de distribución:

$$F_0(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 2\\ 1 & \text{si } x \ge 2 \end{cases}$$

Definimos:

$$F_n(x) = F_0(x+n) = \begin{cases} 0 & \text{si } x+n < 2\\ 1 & \text{si } x+n \ge 2 \end{cases}$$

El límite puntual de  $F_n(x)$  es F(x)=1, que es una función de distribución impropia. Por tanto,  $F_n \stackrel{v}{\to} F$ .

**Ejercicio.** Sea  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  espacio de probabilidad con:

$$\Omega = \mathbb{N} \cup \{0\}, \quad \mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega), \quad P(\omega) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^{\omega}}{w!}, \quad w \in \mathbb{R}, \lambda > 0$$

Consideramos la sucesión de variables aleatorias:

$$X_n: \Omega \to \mathbb{R}, \quad X_n(\omega) = e^{n\omega}$$

Observamos que  $x = e^{n\omega} \Leftrightarrow \omega = -\frac{\log(x)}{n}$ , con x > 0.

$$P(X_n^{-1}(x)) = P\left(-\frac{\log(x)}{n}\right) = \begin{cases} e^{-\lambda} \frac{\lambda^{-\frac{\log(x)}{n}}}{\left(-\frac{\log(x)}{n}\right)!} & \text{si } \frac{-\log(x)}{n} \in \mathbb{N} \cup \{0\} \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Calculamos la función de distribución de  $X_n$ :

$$\begin{split} F_n(x) &= P(X_n^{-1}((-\infty,x])) = P(X_n^{-1}([0,x])) = P(X_n^{-1}([0,e^{-nk}])) = \\ &= P(\{\omega \in \Omega : \omega \geq k\}) = 1 - P(\{\omega \in \Omega : \omega < k\}) = 1 - \sum_{\omega=0}^{k-1} e^{-\lambda} \frac{\lambda^{\omega}}{\omega!} = \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x <= 0 \\ 1 - \sum_{\omega=0}^{k-1} e^{-\lambda} \frac{\lambda^{\omega}}{\omega!} & \text{si } e^{-nk} \leq x < e^{-n(k-1)}, \quad k = 1, 2, \dots \\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } x <= 0 \\ \vdots & \\ 1 - e^{-\lambda}(1+\lambda) & \text{si } e^{-2n} \leq x < e^{-n} \\ 1 - e^{-\lambda} & \text{si } e^{-n} \leq x < 1 \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases} \end{split}$$

Observamos que  $F_n(x)$  tiene como límite puntual:

$$G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x <= 0 \\ 1 - e^{-\lambda} & \text{si } 0 < x < 1 \\ 1 & \text{si } x \ge 1 \end{cases}$$

G no es función de distribución. Podemos definir:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0\\ 1 - e^{-\lambda} & \text{si } 0 <= x < 1\\ 1 & \text{si } x \ge 1 \end{cases}$$

Como F sí es función de distribución,  $F_n \xrightarrow[d]{} F$ .

$$\lim_{n \to \infty} \int_{[a,b]} g(x) dF_n(x) = \int_{[a,b]} g(x) dF(x)$$

**Teorema 1.17.** Supongamos que  $F_n \to F$  con F función de distribución impropia. Sea g real g continua con  $g(\infty) = g(-\infty) = 0$ . Entonces:

$$\lim_{n\to\infty} \int_{\mathbb{R}} g(x)dF_n(x) = \int_{\mathbb{R}} g(x)dF(x)$$

**Lema 1.18.** Una sucesión  $\{F_n\}_n$  converge vagamente si y solo si converge en algún conjunto denso  $D \subset \mathbb{R}$ .

**Teorema 1.19** (Principio de selección de Helly). Toda sucesión  $\{F_n\}_n$  de funciones de distribución tiene una subsucesión que converge vagamente.

**Definición 1.13.** Sea  $\mathcal{H}$  una familia de funciones de distribución.  $\mathcal{H}$  es ajustada si para todo  $\varepsilon > 0$  existe a > 0 tal que:

$$P_F((-a,a]) > 1 - \varepsilon, \quad \forall F \in \mathcal{H}$$

Equivalentemente,

$$P_F((-\infty, -a] \cup (a, \infty)) < \varepsilon, \quad \forall F \in \mathcal{H}$$

**Definición 1.14.**  $\mathcal{H}$  es relativamente compacta si cada  $\{F_n\}_n$  con  $F_n \in \mathcal{H}$  tiene una subsucesión convergente.

**Teorema 1.20** (Prokhorov).  $\mathcal{H}$  es relativamente compacta si y solo si es ajustada.

# Capítulo 2

## Función característica

**Definición 2.1.** Sea X variable aleatoria en  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  con función de distribución F. La función característica asociada a X es:

$$\varphi_X : \mathbb{R} \to \mathbb{C}$$
 
$$\varphi_X(t) = E(e^{itX}) = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} dF(x)$$

Observación. Usando que  $e^{ix} = \cos(x) + i\sin(x)$ , podemos escribir:

$$\varphi_X(t) = \int_{\mathbb{R}} \cos(tx) dF(x) + i \int_{\mathbb{R}} \sin(tx) dF(x)$$

**Ejemplo.** Sea  $X \sim \delta(a)$ , con  $a \in \mathbb{R}$ . Su función característica es:

$$\varphi_X(t) = E(e^{itX}) = e^{ita}P(X=a) = e^{ita}$$

**Ejemplo.** Sea  $X \sim Bi(n, p)$ , con  $n \ge 0$  y  $0 \le p \le 1$ . Su función característica es:

$$\varphi_X(t) = \sum_{k=0}^n e^{itk} P(X = k) = \sum_{k=0}^n e^{itk} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} =$$
$$= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (pe^{it})^k (1-p)^{n-k} = (pe^{it} + 1 - p)^n$$

**Ejemplo.** Sea  $X \sim Po(\lambda)$ . Su función característica es:

$$\varphi_X(t) = \sum_{k=0}^n e^{itk} P(X=k) = \sum_{k=0}^n e^{itk} e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^n \frac{(\lambda e^{it})^k}{k!} = e^{-\lambda} e^{\lambda e^{it}} = e^{\lambda(e^{it}-1)}$$

Observación.

$$\varphi_{Bi}(x) = (pe^{it} + 1 - p)^n = \left(1 + \frac{np(e^{it} - 1)}{n}\right)^n \xrightarrow[n \to \infty]{np \to \lambda} e^{\lambda(e^{it} - 1)} = \varphi_{Po}(t)$$

**Ejemplo.** Sea  $X \sim U([0,1])$ . Su función característica es:

$$\varphi_X(t) = E(e^{itX}) = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} dF(x) = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} f_X(x) dx = \int_0^1 e^{itx} dx = \frac{e^{it} - 1}{it}$$

**Ejemplo.** Sea  $X \sim N(0,1)$ . Su función característica es:

$$\varphi_X(t) = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} f_X(x) dx = \int_{\mathbb{R}} e^{itx} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{(x^2 - 2itx)}{2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{t^2}{2}} e^{-\frac{x^2 - t^2 - 2it}{2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{(x - it)^2}{2}} dx = e^{-\frac{t^2}{2}}$$

Nota.  $\int_{\mathbb{R}} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$ 

**Propiedades.** Sea  $\varphi$  la función característica de una variable aleatoria X.

- 1.  $\varphi(0) = 1$
- 2.  $|\varphi(t)| \le 1$ ,  $\forall t \in \mathbb{R}$
- 3.  $\varphi(-t) = \overline{\varphi(t)}$
- 4.  $\varphi$  es función definida positiva, es decir,

$$\sum_{k,j=1}^{n} z_k \varphi(t_j - t_k) \overline{z_j} \ge 0, \quad \forall n \ge 1, \quad \forall z \in \mathbb{C}^n$$

**Teorema 2.1.**  $\varphi$  es uniformemente continua en  $\mathbb{R}$ .

**Teorema 2.2** (Teorema de inversión). Sea X variable aleatoria en  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  con función de distribución F y función característica  $\varphi$ . Sean  $a, b \in \mathbb{R}$  con a < b, entonces:

$$\frac{F(b)+F(b^-)}{2}-\frac{F(a)+F(a^-)}{2}=\lim_{T\to\infty}\frac{1}{2\pi}\int_{-T}^T\frac{e^{-itb}-e^{-ita}}{-it}\varphi(t)dt$$

Corolario 2.3. Sea X variable aleatoria en  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  con función de distribución F y función característica  $\varphi$ . Sean  $a, b \in C(F)$  con a < b, entonces:

$$F(b) - F(a) = \lim_{T \to \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{T} \frac{e^{-itb} - e^{-ita}}{-it} \varphi(t) dt$$

**Teorema 2.4** (Unicidad). Sean  $X_1$  y  $X_2$  variables aleatorias, con funciones de distribución  $F_1$  y  $F_2$  y funciones características  $\varphi_1$  y  $\varphi_2$  respectivamente. Entonces:

$$F_1 = F_2 \Leftrightarrow \varphi_1 = \varphi_2$$

**Teorema 2.5.** Existe  $k \in (0, \infty)$  tal que para todo a > 0 y toda medida de probabilidad  $P_F$  se tiene que:

$$P_F\left(\left[-\frac{1}{a}, \frac{1}{a}\right]^c\right) \le \frac{k}{a} \int_0^a (1 - Re(\varphi_F(t))) dt$$

donde  $\varphi_F$  es la función característica asociada a  $P_F$ .

Corolario 2.6. Sea  $\{X_n\}_{n\geq 1}$  una sucesión de variables aleatorias  $X_n$  con  $F_n$ ,  $P_{F_n}$  y  $\varphi_{F_n}$ . Supongamos que:

- 1. Existe  $\delta > 0$  tal que  $\varphi_{F_n}(t) \xrightarrow[n \to \infty]{} \varphi(t)$  para todo  $t \in [-\delta, \delta]$ , siendo  $\varphi$  una función.
- 2.  $\varphi$  es continua en 0.

Entonces  $\{X_n\}_{n\geq 1}$  es ajustada.