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 (Ω, \mathcal{A}, P) espacio de probabilidad, donde $\mathcal{A} \subset P(\Omega)$ es una σ -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 $B \in \mathcal{B}$ σ -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 (Ω, \mathcal{A}, P) espacio de probabilidad. Sean $X : \Omega \to \mathbb{R}$ una variable aleatoria en (Ω, \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:

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

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

1.2. Propiedades

Sea F la función de distribución asociada a una variable aleatoria X. Entonces:

- \blacksquare F es creciente.

lacksquare 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:

- 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 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 <math>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 (Ω, \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 $F_X(z y) = 0$.

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

- 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 $z-1 \le y < 1$ entonces $0 \le z-1 < 1$, 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 $-1 \le z \le 1$ 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 $1 \le z \le 3$ 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 $f_Z(z) = 0$.

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

- \bullet 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 $z \geq 5$, $F_Z(z) = 1$.

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:

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

Ges 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 α :

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

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 (Ω, \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 < 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 $\{F_n\}$.

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

Fes 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. $F_n \stackrel{d}{\to} F$ 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 $x\in \mathbb{R}$.
- $F(-\infty) > 0$ 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 (Ω, \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:

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

Como F sí es función de distribución, $F_n \underset{d}{\rightarrow} F$.

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

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 (Ω, \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 φ la función característica de una variable aleatoria X.

- 1. $\varphi(0) = 1$
- 2. $|\varphi(t)| < 1$, $\forall t \in \mathbb{R}$
- 3. $\varphi(-t) = \overline{\varphi(t)}$
- 4. φ 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. φ es uniformemente continua en \mathbb{R} .

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

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

Teorema 2.4 (Unicidad). Sean X_1 y X_2 variables aleatorias, con funciones de distribución F_1 y F_2 y funciones características φ_1 y φ_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 φ_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 φ_{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 φ una función.
- 2. φ es continua en 0.

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