

## EI CONCEPTO DE LA ESPERANZA CONDICIONAL EN LAS MARTINGALAS

### The concept of the conditional expectation in the martingales

#### RESUMEN

En este artículo se presentan algunos resultados de la esperanza condicional de variables aleatorias con respecto a descomposiciones finitas y con respecto a  $\sigma$ -álgebra, así como algunos ejemplos de martingalas discretas.

**PALABRAS CLAVES:** Esperanza condicional, Martingalas y Variables aleatorias.

#### ABSTRACT

*In this paper presents some results of the conditional expectation of Random Variables with concerning to finite decompositions and with concerning to,  $\sigma$ -álgebra, as well some examples of discrete martingales.*

**KEYWORDS:** Conditional expectation, Martingales and Random Variables.

EDGAR ALIRIO VALENCIA  
ANGULO

Profesor Auxiliar, Magíster en Ciencias Matemáticas  
Departamento de Matemáticas  
Facultad de Ciencias Básicas  
Universidad Tecnológica de Pereira  
evalencia@utp.edu.co

CARLOS MARIO ESCOBAR  
CALLEJAS

Profesor Auxiliar, Magíster en Matemáticas  
Ingeniero Civil  
Departamento de Matemáticas  
Facultad de Ciencias Básicas  
Universidad Tecnológica de Pereira  
ccescobar@utp.edu.co

### 1. INTRODUCCIÓN

La teoría de las martingalas es una de las ramas más importantes de la probabilidad, creada por el francés P. Levy (1886-1971), aunque fue el norteamericano J.L. Doob (1910-2004) quien estableció las bases matemáticas de su desarrollo y aplicación en áreas como análisis, teoría de la medida y especialmente procesos estocásticos, ver Karatzas [2]. En particular los procesos estocásticos más utilizados son el proceso Wiener (o movimiento Browniano) y el proceso de Markov. En este artículo presentamos algunas ideas básicas, de la esperanza condicional con algunos ejemplos y propiedades generales. También resaltaremos la importancia que tiene este concepto en la definición de las martingalas. Para la elaboración de este artículo seguiremos especialmente cuatro referencias modernas: P. Ibarrola [1], Karatzas [2], Petersen [3], Shiryaev [4], Williams [5]. Este artículo es una pequeña parte de la tesis de maestría del primer autor

### 2. ESPERANZA CONDICIONAL

Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espacio de probabilidad asociado a un experimento y  $B \in \mathcal{F}$  un conjunto fijo. La probabilidad condicional de  $A \in \mathcal{F}$  dado  $B$  se define por

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

Esta probabilidad depende de  $P$  y  $(\Omega, \mathcal{F}, P(\cdot/B))$  es un nuevo espacio de probabilidad. Si  $X$  es una variable aleatoria integrable en  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , podemos definir la

esperanza condicional de  $X$  dado  $B$  como la esperanza condicional con respecto a  $P(\cdot/B)$ :

$$E(X/B) = \int_{\Omega} X dP(\cdot/B).$$

**Proposición 1** Si es una variable aleatoria integrable en  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , entonces

$$E(X/B) = \int_{\Omega} X dP(\cdot/B) = \frac{1}{P(B)} \int_{\Omega} X dP.$$

**Demostración.** Es suficiente demostrar la proposición para  $I_D$  dado que si  $X(\omega)$  es una variable aleatoria integrable, entonces existe una sucesión de variables

aleatorias  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  simples tal que  $X_n(\omega)$  esta acotada por  $X(\omega)$  y  $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)$ , para todo  $\omega \in \Omega$ .

$$\begin{aligned} \int_{\Omega} X dP(\cdot/B) &= \int_B I_D dP(\cdot/B) + \int_{B^c} I_D dP(\cdot/B) \\ &= P(D \cap B/B) + P(D \cap B/B^c) \\ &= \frac{P(D \cap A)}{P(B)} = \frac{1}{P(B)} \int_B I_B X dP \\ &= \frac{1}{P(B)} \int_B X_B X dP. \end{aligned}$$

**Ejemplo 1** Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, P) = ([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda)$  un espacio de probabilidad y  $Y(\omega) = \omega^2$ . Calcular  $E(Y/[0, \frac{1}{9}])$ .

$$E\left(Y/[0, \frac{1}{9}]\right) = \frac{1}{P([0, \frac{1}{9}])} \int_{[0, \frac{1}{9}]} \omega^2 d\omega = \frac{1}{243}.$$

Este cálculo se obtiene dado que  $P = \lambda$  es la medida de Lebesgue y por lo tanto  $P([0, \frac{1}{9}]) = \frac{1}{9}$  y la integral se resuelve como una integral de Riemann.

**2.1 ESPERANZA CONDICIONAL CON RESPECTO A DESCOMPOSICIONES FINITAS**

Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espacio de probabilidad finito y  $\mathcal{D} = \{D_1, D_2, \dots, D_m\}$  una descomposición medible, es decir,  $D_i \neq \emptyset$ , si  $i \neq j, D_i \cap D_j = \emptyset \cup_{j=1}^m D_j = \Omega$  para  $i, j = 1, \dots, m$ .

**Definición 2** La probabilidad condicional de un conjunto  $F$  dada la partición  $\mathcal{D}$  es la variable aleatoria definida por  $Z(\omega) = P(F/\mathcal{D})(\omega) = \sum_{j=1}^m P(F/D_j)(\omega)I_{D_j}(\omega)$ .

**Ejemplo 2** Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, P) = ([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda)$  un espacio de probabilidad y  $\mathcal{D}$  una partición de  $[0, 1]$  definida por  $\mathcal{D} = \{[0, \frac{1}{9}], (\frac{1}{9}, \frac{2}{9}], (\frac{2}{9}, \frac{8}{9}], (\frac{8}{9}, 1]\}$ .

Calcular  $P([0, \frac{1}{2}], /\mathcal{D})(\omega)$ . Sea  $D_1 = [0, \frac{1}{9}], D_2 = (\frac{1}{9}, \frac{2}{9}], D_3 = (\frac{2}{9}, \frac{8}{9}], D_4 = (\frac{8}{9}, 1]$ . Por definición de probabilidad condicional tenemos

$$P([0, \frac{1}{2}], /D_1) = \frac{P([0, \frac{1}{2}] \cap [0, \frac{1}{9}])}{P([0, \frac{1}{9}])} = \frac{P([0, \frac{1}{9}])}{P([0, \frac{1}{9}])} = 1.$$

Haciendo un calculo parecido llegamos a

$$P([0, \frac{1}{2}], /D_2) = 1, P([0, \frac{1}{2}], /D_3) = \frac{7}{12},$$

$$P([0, \frac{1}{2}], /D_4) = 0 \text{ y por lo tanto}$$

$$P([0, \frac{1}{2}], /\mathcal{D})(\omega) = I_{[0, \frac{1}{9}]}(\omega) + I_{(\frac{1}{9}, \frac{2}{9}]}(\omega) + \frac{7}{12}I_{(\frac{2}{9}, \frac{8}{9}]}(\omega).$$

**Proposición 3** Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espacio de probabilidad finito y  $\mathcal{D}$  una descomposición medible de  $\Omega$ .

1. Si  $F$  y  $G$  son conjuntos disjuntos, entonces

$$P(F \cup G/\mathcal{D}) = P(F/\mathcal{D}) + P(G/\mathcal{D}).$$

2. Si  $\mathcal{D} = \Omega$  entonces,  $P(F/\mathcal{D}) = P(F)$ .

3.  $E(P(F/\mathcal{D})) = P(F)$ .

La demostración se pueden ver en Shiryaev [4].

**Definición 4** Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espacio de probabilidad finito y  $Y = Y(\omega)$  una variable aleatoria que toma valores reales  $y_1, y_2, \dots, y_m$ ,  $Y(\omega) = \sum_{j=1}^m y_j I_{D_j}(\omega)$  con  $D_j = \{\omega \in \Omega : Y(\omega) = y_j\}$ . La descomposición

$\mathcal{D}_Y = \{D_1, D_2, \dots, D_m\}$  es llamada descomposición inducida por  $Y$  y  $P(F/\mathcal{D}_Y) = P(F/Y)$  es llamada la probabilidad condicional de  $F$  con respecto a  $Y$ , decimos que  $Y$  es  $\mathcal{D}_Y$ -medible.

**Definición 5** Sean  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espacio de probabilidad finito,  $X = X(\omega)$  una variable aleatoria que toma valores en  $F = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ,  $X(\omega) = \sum_{i=1}^n x_i I_{F_i}(\omega)$  donde  $F_i = \{\omega \in \Omega : X(\omega) = x_i\}$  y  $\mathcal{D} = \{D_1, D_2, \dots, D_m\}$  una descomposición de  $\Omega$ , definimos la esperanza condicional de  $X$  con respecto a  $\mathcal{D}$  como:

$$E(X/\mathcal{D}) = \sum_{i=1}^n E(F_i/\mathcal{D}) = \sum_{j=1}^m E(X/D_j)I_{D_j}.$$

**Ejemplo 3** Sea,  $(\Omega, \mathcal{F}, P) = ((0, 1), \mathcal{B}((0, 1)), \lambda)$   $X = \omega$  y  $Y(\omega) = 2I_{(0, \frac{1}{3})}(\omega) + 5I_{[\frac{1}{3}, 1)}$ . Calcule  $E(X/Y)$ .

$$\begin{aligned} E(X/Y = 2) &= \frac{1}{P(\{Y = 2\})} \int_{\{Y=2\}} \omega d\omega \\ &= \frac{1}{P((0, \frac{1}{3}))} \int_{(0, \frac{1}{3})} \omega d\omega = \frac{1}{6}. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E(X/Y = 5) &= \frac{1}{P(\{Y = 5\})} \int_{\{Y=5\}} \omega d\omega \\ &= \frac{1}{P([\frac{1}{3}, 1))} \int_{[\frac{1}{3}, 1)} \omega d\omega = \frac{2}{3}. \end{aligned}$$

Por lo tanto  $E(X/Y) = \frac{1}{6}I_{(0, \frac{1}{3})}(\omega) + \frac{2}{3}I_{[\frac{1}{3}, 1)}$ .

**Observación 6** En un espacio de probabilidad finito a cada descomposición  $\mathcal{D}$  de  $\Omega$ , le corresponde una álgebra llamada el álgebra generada por la descomposición  $\mathcal{D}$  denotada por  $\mathcal{A} = \alpha(\mathcal{A})$ . Recíprocamente si  $\mathcal{A}$  es una álgebra de  $\Omega$  existe una única descomposición  $\mathcal{D}$  tal que  $\mathcal{A} = \alpha(\mathcal{A})$ . Esta relación nos servirá para dar la definición de esperanza condicional de una variable aleatoria con respecto a una  $\sigma$ -álgebra.

**2.2 ESPERANZA CONDICIONAL CON RESPECTO  $\sigma$ -ÁLGEBRA**

Dados un espacio de probabilidad  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , una sub- $\sigma$ -álgebra  $\mathcal{G}$  de  $\mathcal{F}$  y una variable aleatoria integrable  $X$ , existe una variable aleatoria  $Y = E(X/\mathcal{G})$ , llamada esperanza condicional de  $X$  dado  $\mathcal{G}$ . Esta variable aleatoria cumple las siguientes propiedades dadas en el siguiente teorema.

**Teorema 7** Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espacio de probabilidad,  $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$  una  $\sigma$ -álgebra y  $X$  una variable aleatoria integrable. Entonces existe una única variable aleatoria

que es  $\mathcal{G}$ -medible e integrable  $Y$  tal que para todo  $G \in \mathcal{G}$  se tiene que  $\int_G Y dP = \int_G X dP$ .

La demostración se puede ver en Williams [5].

**Observación 8** Para calcular la esperanza condicional de una variable aleatoria  $X$  integrable, con respecto a una  $\sigma$ -álgebra, utilizamos los siguientes resultados:

1. Sea  $X$  una variable aleatoria definida en un espacio de probabilidad  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . Una variable aleatoria  $Y$  es  $\sigma(X)$ -medible si y sólo si, existe una función boreliana  $f$  tal que  $Y = f(X)$ .
2. Sea  $(\Omega, \mathcal{F})$  un espacio medible,  $\mathcal{D} = \{D_1, D_2, \dots, D_m\}$  una descomposición medible de  $\Omega$ ,  $\mathcal{G} = \sigma(\mathcal{D})$  la  $\sigma$ -álgebra generada por la descomposición  $\mathcal{D}$ . Si una variable aleatoria  $X$  es  $\mathcal{G}$ -medible, entonces  $X$  se representa de la forma  $X = \sum_{j=1}^m x_j I_{D_j}$ .

**Ejemplo 4** Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, P) = ([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda)$  un espacio de probabilidad. Calcular  $E(X/\sigma(Y))$  para  $Y(\omega) = 2I_{[0, \frac{1}{2})}(\omega) + (\omega)I_{[\frac{1}{2}, 1]}(\omega)$  y  $X(\omega) = 2\omega^2$ .

Usamos la propiedad 2 de la Observación 8. Puesto que  $E(X/\sigma(Y))$  es  $\sigma(Y)$ -medible, existe una función boreliana  $f$  tal que  $E(X/\sigma(Y)) = f(Y)$ , esto es

$$E(X/\sigma(Y))(\omega) = f(Y(\omega)) = f(2)I_{[0, \frac{1}{2})}(\omega) + f(\omega)I_{[\frac{1}{2}, 1]}(\omega).$$

Como para todo  $G \in \mathcal{G}$  se tiene

$$\int_G E(X/\sigma(Y)) dP = \int_G X dP,$$

tomando  $G = Y^{-1}(2) = [0, \frac{1}{2})$ , obtenemos

$$\begin{aligned} \frac{1}{12} &= \int_{[0, \frac{1}{2})} 2\omega^2 d\omega = \int_{[0, \frac{1}{2})} X dP \\ &= \int_{[0, \frac{1}{2})} E(X/\sigma(Y)) dP \\ &= \int_{[0, \frac{1}{2})} f(2) d\omega = \frac{1}{12} f(2). \end{aligned}$$

Luego  $f(2) = \frac{1}{6}$ .

Calculemos  $f(\omega)$ . Para cualquier boreliano  $B \subseteq [\frac{1}{2}, 1]$  tenemos que  $Y^{-1}(B) = B$ , por lo tanto

$$\begin{aligned} \int_B 2\omega^2 d\omega &= \int_B X dP = \int_B E(X/\sigma(Y)) dP \\ &= \int_B f(\omega) d\omega. \end{aligned}$$

De aquí que  $f(\omega) = 2\omega^2$  para todo  $\omega \in [\frac{1}{2}, 1]$ , luego

$$E(X/\sigma(Y))(\omega) = \frac{1}{6} I_{[0, \frac{1}{2})}(\omega) + 2\omega I_{[\frac{1}{2}, 1]}(\omega).$$

**Ejemplo 5** (Teorema ergo dicó de Birkhoff) Sean  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espacio de probabilidad,  $T : \Omega \rightarrow \Omega$ , una función  $\mathcal{F}$ -medible que preserva medida, es decir,  $P(T^{-1}(F)) = P(F)$  para todo  $F \in \mathcal{F}$ , y  $X$  una variable aleatoria integrable. Entonces el Teorema de Birkhoff dice que existe una variable aleatoria integrable  $Y$  tal que para todo  $\omega \in \Omega$  se tiene:

- 1)  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=0}^n X(T^k(\omega)) = Y(\omega)$ .
- 2)  $E(|Y(\omega)|) = E(|X(\omega)|)$  y  $Y(T(\omega)) = X(\omega)$ .

Ahora, si definimos  $\sigma$ -álgebra  $\mathcal{F}$  de todos los conjuntos  $F$  que son  $T$ -invariantes, es decir,  $T^{-1}(F) = F$ , entonces la variable aleatoria  $Y$  es la esperanza condicional, esto es,  $Y = E(X/\mathcal{F})$ .

Para profundizar sobre el tema ver Petersen [3].

**Teorema 9** (Propiedades de la esperanza condicional con respecto a una  $\sigma$ -álgebra).

Sean  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espacio de probabilidad,  $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$  una  $\sigma$ -álgebra,  $X$  y  $Y$  variables aleatoria integrables.

- a)  $E(E(X/\mathcal{G})) = E(X)$  doble esperanza.
- b) Si  $X$  es  $\mathcal{G}$ -medible, entonces  $E(X/\mathcal{G}) = X$ .
- c) Si  $X$  es independiente de  $\mathcal{H}$ ,  $E(X/\mathcal{H}) = E(X)$ .
- d) Si  $\mathcal{H}$  es una sub- $\sigma$ -álgebra de  $\mathcal{G}$ , entonces  $E(E(X/\mathcal{G})/\mathcal{H}) = E(X/\mathcal{H})$ .
- e)  $E(aX + bY/\mathcal{G}) = aE(X/\mathcal{G}) + bE(Y/\mathcal{G})$ .

La demostración se pueden ver en Williams [5].

### 3. MARTINGALAS

Presentamos en esta sección la definición, ejemplos y propiedades fundamentales de las martingalas, submartingalas y supermartingalas en tiempo discreto. Empezamos con la definición de proceso estocástico.

**Definición 10** Un proceso estocástico es una familia de variables aleatorias  $(X_t)_{t \in T}$ , definidas todas en un mismo espacio de probabilidad  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  y con valores en un mismo espacio medible. Usualmente  $T$  son los números naturales, o son los números reales positivos o es un intervalo finito. Para cada  $\omega$  la función  $X_t(\omega)$  se llama trayectoria del proceso en casi en todas partes.

**Ejemplo 6** El proceso estándar de Wiener (o movimiento Browniano) es un proceso estocástico  $(W_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  tal que

- a) El proceso comienza en cero casi en todas partes, es decir,  $P(W_0 = 0) = 1$ .

- b) Los incrementos sobre los intervalos disjuntos son independientes, es decir, las variables aleatorias  $W_{t_1} - W_{t_0}, \dots, W_{t_n} - W_{t_{n-1}}$  independientes si  $0 \leq t_1 \leq \dots \leq t_n$ .
- c) Si  $0 \leq s < t$  el incremento  $W_t - W_s$  sobre el intervalo  $(0, t]$  tiene distribución normal con media cero y varianza  $t - s$ .
- d) Las trayectorias de  $(W_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  son continuas en casi en todas partes.

**Ejemplo 7** Decimos que el proceso  $(M_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  es un proceso de Markov si para cada par de tiempos  $s, t$  tales que  $0 < s < t$ , se verifica la igualdad

$$P(X_t \in A / \mathcal{F}_s) = P(X_t \in A / X_s).$$

Es decir, el comportamiento futuro (tiempo  $t$ ) del proceso, dada la historia del mismo hasta el tiempo  $s$ , no depende del pasado remoto (tiempo antes de  $s$ ) si no únicamente del pasado inmediato (tiempo  $s$ ).

**Definición 11** Una filtración en un espacio de medida  $(\Omega, \mathcal{F})$  es una familia no decreciente de sub- $\sigma$ -álgebras  $\{\mathcal{F}_t\}_{t \in T}$  de  $\mathcal{F}$ , es decir, si  $s \leq t$ , entonces  $\mathcal{F}_s \subseteq \mathcal{F}_t \subseteq \mathcal{F}$  donde  $\mathcal{F}_\infty = \sigma(\cup_{t>0} \mathcal{F}_t)$ .

Si  $X = (X_t)_{t \in T}$  es un proceso estocástico, entonces  $\mathcal{F}_t^X = \sigma(X_s : s \in [0, t])$  es la filtración generada por el proceso estocástico  $X$  sobre el espacio de probabilidad  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  y la llamamos filtración natural.

**Definición 12** Sea  $X = (X_t)_{t \in T}$  un proceso estocástico, definido sobre un espacio de probabilidad  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  y  $\{\mathcal{F}_t\}_{t \in T}$  una filtración en  $(\Omega, \mathcal{F})$ . Se dice que  $X = (X_t)_{t \in T}$  es una martingala con respecto a la filtración  $\{\mathcal{F}_t\}_{t \in T}$  y se denota como  $\{X_t, \mathcal{F}_t\}_{t \in T}$  si se cumple las siguientes condiciones:

$$M_1 \quad X_t \text{ es } \mathcal{F}_t\text{-medible para todo } t \in T, \text{ es decir, } X_t^{-1}(B) \in \mathcal{B}(\mathbb{R}).$$

$$M_2 \quad X_t \text{ es integrable para todo } t \in T.$$

$$M_3 \quad E(X_t / \mathcal{F}_s) = X_s \text{ para todo } s \leq t,$$

es decir,  $\int_F X_s dP = \int_F X_t dP$  para todo  $s \leq t$  y  $F \in \mathcal{F}_s$ .

$X = (X_t)_{t \in T}$  se dice una supermartingala, si la propiedad  $M_3$  es reemplazada por  $E(X_t / \mathcal{F}_s) \leq X_s$  y una submartingala, si la propiedad  $M_3$  es reemplazada por  $E(X_t / \mathcal{F}_s) \geq X_s$  para todo  $s \leq t$ .

**Lema 13** Sea  $X = (X_t)_{t \in T}$  un proceso estocástico, paramel cual  $X_{t_i} - X_{t_{i-1}}$  son variables aleatorias independientes, para cada conjunto de índices

$0 < t_0 < \dots < t_n < \infty$ . Entonces para cada  $0 \leq s < t$  el incremento  $X_t - X_s$  es independiente de  $\mathcal{F}_s^X = \sigma(X_r : r \in [0, s])$ .

La demostración se puede ver en Karatzas [2].

**Ejemplo 8** El proceso estándar de Wiener  $\{W_t, \mathcal{F}_t\}_{t \in \mathbb{R}}$  es una martingalas. En efecto,  $W_t$  es  $\mathcal{F}_t$ -medible e integrable por la definición del proceso de Wiener. Verifiquemos la propiedad  $M_3$  de martingalas

$$\begin{aligned} E(W_t / \mathcal{F}_s^W) &= E(W_t - W_s / \mathcal{F}_s^W) + E(W_s / \mathcal{F}_s^W) \\ &= E(W_t - W_s) + W_s = W_s. \end{aligned}$$

Hemos usado el hecho de que la variable  $W_t - W_s$  es independiente de  $\mathcal{F}_s^W$  y por el Lema 13 se tiene

$$E(W_t - W_s / \mathcal{F}_s^W) = E(W_t - W_s),$$

como  $W_s$  es  $\mathcal{F}_s$ -medible, entonces  $E(W_s / \mathcal{F}_s^W) = W_s$  y  $E(W_t - W_s) = 0$ .

**Observación 14** Sea  $T$  el conjunto de los números naturales, entonces  $\{X_n, \mathcal{F}_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  es una martingala discreta si  $X_n$  es  $\mathcal{F}_n$ -medible  $N_n$  es integrable y  $E(X_{n+1} / \mathcal{F}_n) = X_n$  para todo  $n \in \mathbb{N}$ .

**Ejemplo 9** Veamos uno de los ejemplos más importantes en la teoría de las martingalas discretas, puesto que esta martingalas se utiliza para el desarrollo y las aplicaciones de esta teoría.

Sea  $X$  una variable aleatoria integrable definida en un espacio de probabilidad  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ ,  $\{\mathcal{F}_n\}_{n \in \mathbb{N}}$

una filtración del espacio medible  $(\Omega, \mathcal{F})$  y  $E(X / \mathcal{F}_n) = M_n$  casi en todas partes. Verifiquemos que  $\{M_n, \mathcal{F}_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  es una martingala. Por el Teorema 7  $M_n$ , es  $\mathcal{F}_n$ -medible  $N_n$  es integrable para todo  $n \in \mathbb{N}$ . Verifiquemos la propiedad  $M_3$ . Por el Teorema 9 d) tenemos

$$\begin{aligned} E(M_{n+1} / \mathcal{F}_n) &= E(E(X / \mathcal{F}_{n+1}) / \mathcal{F}_n) \\ &= E(X / \mathcal{F}_n) = M_n. \end{aligned}$$

Note que si  $\{M_n, \mathcal{F}_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  es una martingala finita sus elementos son de la forma  $E(X / \mathcal{F}_n) = M_n$ . En efecto, por la propiedad  $M_3$  tenemos

$$\begin{aligned} M_n &= E(M_{n+1} / \mathcal{F}_n) \\ &= E(E(M_{n+2} / \mathcal{F}_{n+1}) / \mathcal{F}_n) \\ &= E(M_{n+2} / \mathcal{F}_n) = \dots = E(M_N / \mathcal{F}_n). \end{aligned}$$

Para una martingala arbitraria sus elementos no necesariamente tienen la forma  $E(X / \mathcal{F}_n) = M_n$ , para que esto suceda se necesita que la martingala sea uniformemente integrable, es decir, una martingala cuyos elementos sean uniformemente integrable.

### 3.1 UNA APLICACIÓN DE MARTINGALAS. JUEGOS PROBABILÍSTICOS

Considere una sucesión de variables aleatorias, independientes  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ , donde  $X_n$  representa la ganancia (positiva o negativa) en la  $n$ -ésima repetición del juego. Definimos las variables aleatorias  $S_0 = 0$ ,  $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ , para todo  $n \in \mathbb{N}$ .  $S_n$  representa la ganancia acumulada en la  $n$ -ésima repetición del juego. Vamos a demostrar que si  $E(|X_k|) < \infty$  y  $E(X_k) = 0$  para todo  $n \in \mathbb{N}$  y  $\mathcal{F}_n^X = \sigma(X_1, \dots, X_n)$ , entonces el juego es justo, es decir,  $\{S_n, \mathcal{F}_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  es una martingala. En efecto,  $S_n$  es  $\mathcal{F}_n$ -medible e integrable puesto que  $S_n$  es suma de funciones  $\mathcal{F}_n$ -medibles e integrables. Verifiquemos la propiedad  $M_3$

$$\begin{aligned} E(S_{n+1}/\mathcal{F}_n^X) &= E(S_n + X_{n+1}/\mathcal{F}_n^X) \\ &= E(S_n/\mathcal{F}_n^X) + E(X_{n+1}/\mathcal{F}_n^X). \end{aligned}$$

Por la independencia de las variables aleatorias  $E(X_{n+1}/\mathcal{F}_n^X) = E(X_{n+1})$  como  $S_n$  es  $\mathcal{F}_n^X$ -medible, entonces  $E(S_n/\mathcal{F}_n^X) = S_n$  y como  $E(X_{n+1}) = 0$  por lo tanto se concluye que  $E(S_{n+1}/\mathcal{F}_n^X) = S_n$ .

### 4. CONCLUSIONES

El concepto de esperanza condicional esta estrechamente relacionado a los conceptos básicos de probabilidad.

Calcular la esperanza condicional de una variable aleatoria integrable con respecto a una  $\sigma$ -álgebra, es equivalente a calcularla con respecto a la descomposición que la genera y esta es equivalente a calcular la esperanza de variable aleatoria con respecto a la variable aleatoria que genera la descomposición. Generalmente calcular esta esperanza puede ser un poco complicado, afortunadamente en muchas situaciones las variables aleatorias están definidas en el espacio  $(\Omega, \mathcal{F}, P) = ([0, 1], \mathcal{B}([0, 1]), \lambda)$  y la descomposición es generada por una combinación lineal de variables aleatorias elementales.

La propiedad sobre esperanza condicional con respecto a una  $\sigma$ -álgebra es la que requiere de mayor cálculo para verificar y concluir que un proceso estocástico con respecto a una filtración es una martingala.

### 5. BIBLIOGRAFÍA

[1] P. Ibarrola, L. Pardo y V. Quesada. *Teoría de la probabilidad*, Editorial Síntesis S. A, 1997.

[2] I. Karatzas, S. E. Shreve. *Browniano Motion and stochastic Calculus*. Second Edition. Springer, 1991.

[3] K. Petersen, *Ergodic theory*, Cambridge University Press, 1983.

[4] A. N. Shiryaev. *Probability*. Second Edition. Academic Press, 1975.

[5] D. Williams. *Probability Theory with Martingales*. Cambridge University Press, 1997.