

CLASE 02

Más sobre esperanza condicional

Fixado (Ω, \mathcal{F}, P)

Lema Sean X integrable, $G \subseteq \mathcal{F}$ sub. σ -áls. y ξ limitada ($\exists M > 0$ tq $|\xi| \leq_M$)

G -medible. Then $E[X \xi | G] \stackrel{a.s.}{=} \xi E[X | G]$.

Prueba:

Comenzamos con ξ simple y procedemos de manera usual.

EJER: Para $X: \Omega \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$ medible positiva, también podemos definir $E[X | G]$ como la clase (identificadas por $\stackrel{a.s.}{=}$) de v.a en $\bar{\mathbb{R}}$, positivas.

Lema (Jensen): Sea X integrable, $G \subseteq \mathcal{F}$ sub. σ -álg y $\varphi: \mathbb{R} \rightarrow [0, +\infty]$ convexa. Then, $\varphi(E[X | G]) \leq E[\varphi(x) | G]$ a.s. .

Prueba:

Defina $\Delta_\varphi := \{T_{a,b} : T_{a,b}(x) \leq \varphi(x), \forall x \in \mathbb{R}\}$, donde $T_{a,b} = a \cdot 1 + b$; $a, b \in \mathbb{Q}$.

Como Ψ es convexa, Δ_Ψ es no vacío

Más aún, $\Psi(x) = \sup_{T \in \Delta_\Psi} T(x)$.

Luego, para cada $T \in \Delta_\Psi$: $T(x) \leq \Psi(x)$

$$\Rightarrow \underbrace{\mathbb{E}[T(x) | G]}_{T(\mathbb{E}[x | G])} \stackrel{\text{as}}{\leq} \mathbb{E}[\Psi(x) | G] = W$$
$$T(\underbrace{\mathbb{E}[x | G]}_z) \stackrel{\text{as}}{\leq} W, \text{ por ser } T \text{ ope lineal}$$

Es decir, existe medible Ω_T con proba. 1 en el cual $W(w) \geq T(z(w))$, $\forall w \in \Omega_T$.

Así, tenemos una cantidad enumerable de medibles Ω_T , $\forall T \in \Delta_\Psi$, con proba. 1.

Considera $w \in \bigcap_{T \in \Delta_\Psi} \Omega_T = \Omega^*$, $P(\Omega^*) = 1$.

$$\Rightarrow W(w) \geq T(z(w)), \forall T \in \Delta_\Psi.$$

$$\Rightarrow W(w) \geq \left(\sup_{T \in \Delta_\Psi} T \right) (z(w)) = \Psi(z(w)) \quad \checkmark$$

Martingalias (introducción)

Def : Dada (Ω, \mathcal{F}, P) y $M_n: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$,
 $n = 1, 2, 3, \dots$ (puede variar), y

$\{G_1 \subseteq G_2 \subseteq \dots \subseteq \mathcal{F}\}$, sub σ -álgebras.

→ filtración

Es decir, (M_n, G_n) , $n=1, 2, 3, \dots$, es una martingala si:

1) M_n es G_n -medible ((M_n) está adaptada a (G_n)), $\forall n$

2) M_n es integrable, $\forall n$.

3) $\forall n, m$ tq $1 \leq n < m$, se tiene

$$M_n = E[M_m | G_n].$$

Obs: Para verificar 3), basta se cumpla $M_n = E[M_{n+1} | G_n]$ $\forall n$. En efecto,

$$\begin{aligned} E[M_m | G_n] &= E[-E\{\underbrace{E[M_m | G_{m-1}]}_{M_{m-1}}\}_{m-2} \dots | G_n] \\ &= M_n. \end{aligned}$$

Además, recordemos que $M_n = E[M_m | G_n]$ equivale a:

$\forall A \in G_n$: $E[M_n 1_A] = E[M_m 1_A]$, o sea,

$$E[(M_m - M_n) \cdot 1_A] = 0, \forall A \in G_n.$$

ESTO podemos denotarlo como $M_m - M_n \perp G_n$.

Ejemplos: Si (Ω, \mathcal{F}, P) , $\xi_n : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, $n=1, 2, \dots$ son independientes, integrables y de media cero, entonces:

- $S_n := \sum_{i=1}^n \xi_i$, $n=1, 2, \dots$
- $G_n := \sigma(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$

(S_n, G_n) es una martingala en efecto, para $A \in G_n$:

$$E[(S_m - S_n) \cdot 1_A] = E \left[\underbrace{\sum_{j=n+1}^m \xi_j}_{\text{independiente de } G_n} \cdot 1_A \right]$$

$$= E \left[\sum_{j=n+1}^m \xi_j \right] E[1_A] = 0 \cdot E[1_A], \text{ pues cada } \xi_j \text{ tiene media cero.}$$

Si por ejemplo $\xi_j \xrightarrow{\quad} +1$, con prob $\frac{1}{2}$
 $\xrightarrow{\quad} -1$, "

entonces $S_n := \sum_{j=1}^n \xi_j$, $n \geq 1$, es una martingala

Además, $P\{S_n \text{ converge a un real}\} = 0$.

De hecho, $P\{\limsup S_n = +\infty\} = 1 = P(\liminf S_n = -\infty)$

Entonces $P\{\limsup S_n = +\infty, \liminf S_n = -\infty\} = 1$.

EJER: Si ξ_1, ξ_2, \dots independientes integrables, de $E[\xi_j] = 1, \forall j$, entonces:

- $M_n := \xi_1 + \dots + \xi_n$
 - $G_n := \sigma(\xi_1, \dots, \xi_n)$
- $\Rightarrow (M_n, G_n)$ es una martingala.

Ejemplo: Fijemos una medida de probabilidad μ en $\{0, 1, 2, \dots\}$. Branching process, o, Proceso de Galton-Watson.

Fijemos una familia de variables $\{\xi_{jk} : j = 1, 2, \dots, k = 1, 2, \dots\}$ definidas sobre (Ω, \mathcal{F}, P) , independientes, con $\xi_{jk} \sim \mu, \forall j, k$. Ahora, definimos el proceso:

- $Z_0 = 1$
- $Z_1 = \xi_{1,1}$
- $Z_2 = \sum_{k=1}^{Z_1} \xi_{2k} \quad (\text{y, } Z_2 = 0 \text{ cuando } Z_1 = 0)$
- $Z_3 = \sum_{k=1}^{Z_2} \xi_{3k} \quad (\text{y, } Z_3 = 0 \text{ cuando } Z_2 = 0)$

μ se denomina offspring distribution.

Vemos que $\{z_1=0\} \subseteq \{z_2=0\} \subseteq \{z_3=0\} \subseteq \dots$.

Así, $\{z_n=0\}$ ↑ extinción.

Problema: $P(\text{extinción}) = ?$

Defina $m = \sum_{i=0}^{\infty} c_i \mu(c_i)$.

EJER:

- $m < 1 \Rightarrow P(\text{extinción}) = 1$.
- $m > 1 \Rightarrow P(\text{extinción}) < 1$.
- $m = 1 \Rightarrow (z_n)$ es martingala.

