

Valószínűségyszámítás

1. előadás — 2020. szeptember 10.

Alapfogalmak:

(Ezeket a II. éves valószínűségyszámítás előadás már lényegében tartalmazza.)

Valószínűségi mező: (Ω, \mathcal{A}, P)

Ω – alaphalmaz, elemei az elemi események,

\mathcal{A} – az események σ -algebrája

P – valószínűségi mérték: $0 \leq P(A) \leq 1$, $P(\omega) = 1$.

Feltételes valószínűség: $P(A | B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$, feltéve, hogy $P(B) > 0$.

Teljes eseményrendszer: A_1, A_2, \dots, A_n , ha $P(A_i \cap A_j) = 0$, ha $i \neq j$, továbbá $P(\cup_{i=1}^n A_i) = 1$.

Teljes valószínűség tétele

Ha az A_1, A_2, \dots, A_n események teljes eseményrendszert alkotnak, melyben $P(A_j) > 0$, $j = 1, \dots, n$, akkor

$$P(A) = \sum_{j=1}^n P(A | A_j) P(A_j) .$$

Poincaré-formula

Ha A_1, \dots, A_n tetszőleges események, akkor

$$P(A_1 \cup \dots \cup A_n) = \sum_{j=1}^n (-1)^{j-1} S_j^{(n)} ,$$

ahol

$$S_j^{(n)} = \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_j \leq n} P(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_j})$$

Mérhető terek szorzata. (Már szerepelt analízisben.)

Adott $\{(X_\gamma, \mathcal{B}_\gamma), \gamma \in \Gamma\}$.

Legyen $\mathcal{X} = \times \mathcal{X}_\gamma = \{f : \Gamma \rightarrow \cup_\gamma \mathcal{X}_\gamma \mid f(\gamma) \in \mathcal{X}_\gamma\}$. Cylinder(Henger)halmazok:

legyenek $n \in \mathbb{N}$, $\gamma_1, \dots, \gamma_n \in \Gamma$, $B_1 \in \mathcal{B}_{\gamma_1}, \dots, B_n \in \mathcal{B}_{\gamma_n}$.

akkor $C_{\gamma_1, \dots, \gamma_n}^{B_1, \dots, B_n} = \{f \in \mathcal{X} : f(\gamma_i) \in B_i, i = 1, \dots, n\}$.

\mathcal{C}_0 jelöli a cylinderhalmazok félgyűjteményét.

Legyen $\mathcal{B} = \otimes_\gamma \mathcal{B}_\gamma = \sigma(\mathcal{C}_0)$.

1. Megjegyzés. A $\pi_\gamma : \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{X}_\gamma$ projekciók mérhetőek. Sőt, $\otimes \mathcal{B}_\gamma$ a legsűkebb σ -algebra, melyre nézve a projekciók mérhetőek.

Mérhető terek szorzata mellett mértékterek szorzata is értelmezhető.

2. Tétel. Legyenek $(\Omega_i, \mathcal{A}_i, P_i)$, $i = 1, 2, \dots$ valószínűségi mezők. A következő konstrukció adja ezen mezők szorzatterét:

$$\begin{aligned} \Omega &= \times_{i=1}^\infty \Omega_i , \\ \mathcal{A} &= \otimes \mathcal{A}_i = \sigma(\mathcal{C}_0) , \end{aligned}$$

és definiáljuk a P halmazfüggvényt a kiterjesztett cylinderhalmazokon a következőképpen:
ha $B \in \otimes_{i=1}^n \mathcal{A}_i$, akkor

$$P(B \times \Omega_{n+1} \times \Omega_{n+2} \times \dots) = (P_1 \otimes P_2 \otimes \dots \otimes P_n)(B).$$

Ekkor P kiterjeszthető σ -additíven a generált σ -algebrára.

Kicsit általánosabban (de speciális esetben):

Generált mérték $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}, \mathcal{B}(\mathbb{R}^{\mathbb{N}})$ mérhető téren:

Tegyük fel, hogy adottak az $\mathbb{R}^n, \mathcal{B}_n, P_n$ mértékterek, ahol P_n valószínűségi mérték, $n \geq 1$, melyekre teljesül, hogy

$$P_{n+1}(B \times \mathbb{R}) = P_n(B), \text{ ha } B \in \mathcal{B}_n.$$

Ekkor legyen

$$P(C_n^B) = P_n(B), \text{ ha } B \in \mathcal{B}_n.$$

Ez jól definiált, additív halmazfüggvény lesz.

Létezik-e σ -additív kiterjesztés?

3. Tétel (Kolmogorov-alaptétel). P kiterjeszthető σ -additíven a $\mathcal{B}(\mathbb{R}^{\mathbb{N}})$ σ -algebrára

Bizonyítás:

Jelölések: $x \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}, x = (x_1, x_2, \dots)$.

$B \in \mathcal{B}_n$ esetén legyen $C_n^B = \{x \mid (x_1, x_2, \dots, x_n) \in B\}$.

Ekkor $C_n^B = C_{n+1}^{B \times \mathbb{R}}$.

Továbbá $C_{n+1}^A \subset C_n^B$ akkor és csak akkor, ha $A \subset B \times \mathbb{R}$.

Cylinderhalmazok algebrát alkotnak. Így σ -additív kiterjesztés pontosan akkor van, ha P σ -additív a \mathcal{C} algebrán.

Azaz kell, hogy A_1, A_2, \dots diszjunktak, $A_j \in \mathcal{C}, \cup A_j = A, A \in \mathcal{C}$ esetén

$$P(A) = \sum P(A_j).$$

Módosítás: legyen $B_n = A \setminus (\cup_{j=1}^n A_j)$. $B_n \in \mathcal{C}$. Ekkor

$$B_1 \supset B_2 \supset \dots, \quad \cap_{n=1}^{\infty} B_n = \emptyset.$$

Kell, hogy $P(B_n) \rightarrow 0$.

$B_n = C_{k_n}^{D_n}$. Feltehetjük, hogy $1 < k_1 < k_2 < \dots$.

Besűrítyük: Legyen $H_j = C_j^{\mathbb{R}^j}$, ha $j = 1, 2, \dots, k_1 - 1$.

Általánosabban: ha $k_n \leq j < k_{n+1}$, akkor $H_j = C_j^{F_j}$, ahol $F_j = D_n \times \mathbb{R}^{j-k_n}$.

Így ekkor $H_j = B_n$, és $F_j \in \mathcal{B}_j$.

Ezért $H_1 \supset H_2 \supset H_3 \supset \dots, \cap H_j = \emptyset$. És kell, hogy $P(H_j) \rightarrow 0$

Indirekt feltevés: létezik $\delta > 0$, melyre $P(H_j) > \delta$, minden $j \geq 1$ esetén.

Megmutatjuk, hogy ez nem lehet. Azaz van közös pont.

További módosítás:

Legyen $G_j \subset F_j$ kompakt, melyre $P_j(F_j \setminus G_j) \leq \frac{\delta}{2^{j+1}}$.

Illetve

$$V_j = \cap_{k=1}^j C_k^{G_k} = \cap_{k=1}^j C_j^{G_k \times \mathbb{R}^{j-k}} = C_j^{U_j},$$

ahol $U_j = \cap_{k=1}^j (G_k \times \mathbb{R}^{j-k})$ — kompakt. $U_j \subset F_j$.

Ekkor $P(H_j \setminus V_j) = P_j(F_j \setminus U_j) \leq \sum_{k=1}^j \frac{\delta}{2^{k+1}} \leq \frac{\delta}{2}$.

Így

$$V_1 \supset V_2 \supset \dots, \quad \cap V_j = \emptyset, \quad P(V_j) \geq \frac{\delta}{2}$$

és U_j kompakt, $j \geq 1$.

Legyen most $\underline{x}^{(j)} = (x_1^{(j)}, x_2^{(j)}, \dots) \in V_j$ tetszőleges, $j \geq 1$.

Ekkor $\underline{x}^{(j)} \in V_1$, ezért $x_1^{(j)} \in U_1$, $j \geq 1$.

U_1 kompakt, van torlódáspont, konvergens részsorozat.

$$x_1^{(j)} \rightarrow_{j \in \mathbb{N}_1} x_1^0 \in U_1$$

Továbbá $\underline{x}^{(j)} \in V_2$, ha $j \geq 2$. Így $(x_1^{(j)}, x_2^{(j)}) \in U_2$. Kompakt.

Létezik $\mathbb{N}_2 \subset \mathbb{N}_1$ részsorozat, hogy

$$(x_1^{(j)}, x_2^{(j)}) \rightarrow_{j \in \mathbb{N}_2} (x_1^0, x_2^0) \in U_2.$$

Folytatva: létezik $(x_1^0, x_2^0, \dots, x_j^0) \in U_j$.

Ekkor $(x_1^0, x_2^0, \dots) \in \cap_{j=1}^{\infty} V_j$.

Valószínűségi változó:

$X : \Omega \rightarrow \mathcal{X}$ mérhető leképezés, ahol $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ mérhető tér.

Valószínűségi vektorváltozó: $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$.

Legyen $\pi_j : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \quad \pi_j(\underline{x}) = x_j$.

És $X_j = \pi_j \circ X$. — marginális valószínűségi változó.

Állítás

Legyenek $X_\gamma : (\Omega, \mathcal{A}) \rightarrow (\mathcal{X}_\gamma, \mathcal{F}_\gamma)$, $\gamma \in \Gamma$

Legyen $\mathcal{X} = \times_{\gamma \in \Gamma} \mathcal{X}_\gamma$, $\pi_\gamma : \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{X}_\gamma$.

Továbbá $X = (X_\gamma, \gamma \in \Gamma)$.

Ekkor $X_\gamma = \pi_\gamma \circ X$.

$$X \text{ mérhető} \iff X_\gamma \text{ mérhető minden } \gamma \in \Gamma$$

Bizonyítás:

Ha X mérhető, akkor $X_\gamma = \pi_\gamma \circ X$ is az.

Megfordítva: Elegendő cylinder halmazok teljes inverz képét ellenőrizni.

$$\{\omega \mid X(\omega) \in C_{\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n}^{B_1, B_2, \dots, B_n}\} = \cap_{j=1}^n \{\omega \mid X_{\gamma_j} \in B_j\}.$$

4. Definíció. Valószínűségi változó eloszlása – Q_X :

$$Q_X(B) = P(X^{-1}(B)),$$

ahol $B \in \mathcal{B}$.

5. Megjegyzés. Az X valószínűségi változó mértéktartó leképezés lesz.

$$X : (\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (\mathcal{X}, \mathcal{B}, Q_X)$$

Állítás

Minden valószínűségi mérték egyben eloszlás is.

Bizonyítás: Legyen Q valószínűségi mérték az $(\mathcal{X}, \mathcal{F})$ mérhető téren.

Válasszuk $(\Omega, \mathcal{A}, P) = (\mathcal{X}, \mathcal{F}, Q)$.

És legyen $X = \text{id}_\Omega$.

Ekkor

$$Q_X(B) = P(X^{-1}(B)) = Q(B).$$

□

Valószínűségi változók eloszlásfüggvénye.

1. eset. $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

$$F_X(x) = P(X < x) = Q_X((-\infty, x)), \quad x \in \mathbb{R}$$

Tulajdonságai

- Monoton növekvő
- balról folytonos
- $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0, \quad \lim_{x \rightarrow \infty} F_X(x) = 1.$

Ezek karakterizálják az eloszlásfüggvényt.

Valóban, legyen $Q([a, b)) = F(b) - F(a)$. Kiterjeszthető valószínűségi mértékké.

□

2. eset. $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n, \quad X = (X_1, X_2, \dots, X_n).$

$$F_X(x) = P(X_1 < x_1, \dots, X_n < x_n) = Q_X(\times_{i=1}^n (-\infty, x_i)), \quad (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n,$$

ha X n -dimenziós vektorértékű.

Tulajdonságok

- (i) mindegyik változójában monoton nő
- (ii) mindegyik változójában balról folytonos
- (iii) $\lim_{\min x_j \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0, \quad \lim_{\max x_j \rightarrow \infty} F_X(x) = 1$
- (iv) $\sum_{\epsilon \in \{0,1\}^n} (-1)^{|\epsilon|} F_X(a \circ \epsilon + b \circ (\underline{1} - \epsilon)) \geq 0$ minden $a, b \in \mathbb{R}^n, a_j \leq b_j, j = 1, \dots, n$ esetén.

ahol $a \circ \epsilon = (a_1 \epsilon_1, \dots, a_n \epsilon_n)$ és $\underline{1} = (1, 1, \dots, 1)$.

Bizonyítás:

(iv) Legyen $A_j = \{X_j < a_j\}, j = 1, \dots, n, B = \cap_{j=1}^n \{X_j < b_j\}.$

Ekkor

$$\cap_{j=1}^n \{X_j \in [a_j, b_j)\} = B \cap \overline{(\cup_{j=1}^n A_j)}$$

Ezért

$$P(a_1 \leq X_1 < b_1, \dots, a_n \leq X_n < b_n) = P(B) - P(B \cap (\cup_{j=1}^n A_j)) = P(B) - P(\cup_j (B \cap A_j)).$$

Alkalmazzuk a Poincaré-formulát:

$$S_k^{(n)} = \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n} P(B \cap A_{j_1} \cap \dots \cap A_{j_k})$$

Legyen $\epsilon_{j_i} = 1$, $i = 1, \dots, k$, a többi nulla. Ekkor

$$B \cap A_{j_1} \cap \dots \cap A_{j_k} = \cap_{i=1}^n \{X_i < a_i \epsilon_i + b_i(1 - \epsilon_i)\}$$

Behelyettesítve:

$$\begin{aligned} P(a_1 \leq X_1 < b_1, \dots, a_n \leq X_n < b_n) &= P(B) + \sum_{k=1}^n (-1)^k S_k^{(n)} = \\ &= F_X(b) + \sum_{k=1}^n (-1)^k \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n} F_X(a \circ \epsilon + b \circ (\underline{1} - \epsilon)) = \sum_{\epsilon \in \{0,1\}^n} (-1)^{|\epsilon|} F_X(a \circ \epsilon + b \circ (\underline{1} - \epsilon)). \end{aligned}$$

Állítás

Ha az $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ függvény rendelkezik a fenti tulajdonságokkal, akkor eloszlásfüggvény.

Bizonyítás:

Ismét elég egy hozzátartozó eloszlást megkonstruálni.

Legyen

$$Q(\times_{j=1}^n [a_j, b_j]) = \sum_{\epsilon \in \{0,1\}^n} (-1)^{|\epsilon|} F(a \circ \epsilon + b \circ (\underline{1} - \epsilon)) \geq 0.$$

Ez kiterjeszthető a generált σ -algebrára.

6. Megjegyzés. F és Q kölcsönösen egyértelműen meghatározzák egymást.

2. előadás — 2020. szeptember 17.

Valószínűségi változók sűrűségfüggvénye

7. Definíció. Legyen $X : (\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mu)$ v.v., ahol μ σ -véges mérték. X abszolút folytonos eloszlású v.v., ha

$$Q_X \ll \mu.$$

A Radon–Nikodym derivált az ún. sűrűségfüggvény.

$$f_X = \frac{dQ_X}{d\mu} : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}.$$

Speciális esetek:

- (a) Diszkrét eloszlású valószínűségi változó eloszlása abszolút folytonos a számlálómértékre nézve.
- (b) Valós vagy vektorértékű valószínűségi változó esetén μ természetes választása a λ -val jelölt Lebesgue-mérték.

Valószínűségi változók függvényei

Ha $X : (\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mu)$ valószínűségi változó abszolút folytonos eloszlású, és $h : (\mathcal{X}, \mathcal{B}) \rightarrow (\mathcal{Y}, \mathcal{G})$ mérhető leképezés, akkor $h(X)$ olyan valószínűségi változó, melyre

$$Q_{h(X)} = Q_X \circ h^{-1}$$

és

$$Q_{h(X)} \ll \nu = \mu \circ h^{-1}.$$

Bizonyítás: Ha $B \in \mathcal{G}$ esetén $\nu(B) = 0$, akkor $\mu(h^{-1}(B)) = 0$, tehát $Q_{h \circ X}(B) = Q_X(h^{-1}(B)) = 0$. \square

Kérdés: hogyan lehet felírni a sűrűségfüggvényt?

Kellene tehát

$$\int_B f_{h \circ X}(y) d\nu(y) = Q_{h \circ X}(B) = P(h \circ X \in B) = P(X \in h^{-1}(B)) = \int_{h^{-1}(B)} f_X(x) d\mu(x), B \in \mathcal{G}$$

megoldása.

Ez hasonlít az mértéktartó leképezésekre vonatkozó integráltranszformációs képletre. Eszerint valamilyen halmazokon valamilyen függvények ν illetve μ szerinti integráljai megegyeznek. Értelmes választás: $B \iff h^{-1}(B)$ illetve $g \iff g \circ h$. Eszerint

$$\int_B g d\nu = \int_{h^{-1}(B)} g \circ h d\mu.$$

Összehasonlítva: $\int_B f_{h \circ X}(y) d\nu(y) = \int_{h^{-1}(B)} f_X(x) d\mu(x)$, azaz, ha f_X a h függvénye, akkor a külső függvény éppen $f_{h \circ X}$. De erre általában semmi garancia nincsen.

Kivétel: h^{-1} létezik és mérhető. Ekkor $f = f \circ h^{-1} \circ h$, így $f_{h \circ X} = f \circ h^{-1}$.

Vegyük észre, hogy csak a $h^{-1}(B)$ alakú halmazokon kell használni az f_X sűrűségfüggvényt. Azaz az $\sigma(h)$ σ -algebrán. De az nem ugyanaz, mint az eredeti sűrűségfüggvény, az eredeti Radon–Nikodym-derivált? Nem, mert az R-N-derivált a definíció szerint mérhető kell legyen a megfelelő σ -algebrára.

Jelölje $Q_X|_{\sigma(h)}$ illetve $\mu|_{\sigma(h)}$ a $\sigma(h)$ -ra megszorított mértékeket. Ekkor

$$\frac{Q_X|_{\sigma(h)}}{\mu|_{\sigma(h)}}$$

Radon–Nikodym-derivált mérhető lesz a $\sigma(h)$ σ -algebrára. De vajon ekkor függvénye lesz-e a h függvénynek?

8. Lemma (Doob (általános változat)). *Legyen $X : \Omega \rightarrow \mathcal{X}$, $Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$. Ha Y mérhető az X által generált σ -algebrára, azaz $\sigma(Y) \subset \sigma(X)$, akkor létezik olyan $g : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}^n$ Borel-mérhető függvény, melyre*

$$Y = g \circ X.$$

Bizonyítás:

Nyilván elég $n = 1$ esetére.

- Tegyük fel, hogy $Y = \chi_B$, $B \in \sigma(X)$. Ekkor $B = X^{-1}(C)$, $C \subset \mathcal{X}$. Ezért $Y = \chi_C \circ X$.
- $Y = \sum_j a_j \chi_{B_j}$, $B_j \in \sigma(X)$, $j = 1, \dots, k$.
- $0 \leq Y_1 \leq Y_2 \leq \dots$ lépcsős függvények, $Y_j = g_j \circ X$, és $Y = \lim Y_j$. Ekkor X képterén g_j , $j \geq 1$ monoton függvényt sorozat. Legyen

$$g = \begin{cases} \lim_{j \rightarrow \infty} g_j, & \text{ahol ez létezik} \\ 0, & \text{egyébként.} \end{cases}$$

- $Y = Y_1 - Y_2$, $Y_1 = g_1 \circ X$, $Y_2 = g_2 \circ X$.

9. Megjegyzés. Nyilvánvalóan $Q_X|_{\sigma(h)} \ll \mu|_{\sigma(h)}$. Ekkor a Doob-lemma alapján

$$\frac{dQ_X|_{\sigma(h)}}{d\mu|_{\sigma(h)}} = g \circ h \quad \text{és} \quad g = \frac{dQ_{h(X)}}{d\nu}.$$

Lebesgue-mérték szerinti abszolút folytonosság

10. Tétel. Legyenek $V, W \subset \mathbb{R}^k$ nyílt részhalmazok, $h : V \rightarrow W$ diffeomorfizmus (bijektív, differenciálható, a $\left(\frac{\partial h_i}{\partial x_j}\right)_{i,j=1,\dots,k}$ Jacobi mátrix nemszinguláris).

Legyen λ_V és λ_W a Lebesgue-mérték a V , illetve W halmazokon.

Ha $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^k$, $P(X \in V) = 1$ abszolút folytonos eloszlású (a Lebesgue-mértékre nézve), akkor $h \circ X$ is abszolút folytonos eloszlású (a Lebesgue-mértékre nézve), és

$$f_{h(X)}(y) = f_X(h^{-1}(y)) \left| \det \frac{\partial h^{-1}}{\partial y} \right|.$$

Függetlenség

11. Definíció. Események függetlensége:

- A, B függetlenek, ha $P(AB) = P(A)P(B)$.
- A_1, \dots, A_n függetlenek, ha $P(A_{i_1} \cdots A_{i_k}) = P(A_{i_1}) \cdots P(A_{i_k})$, ha $k \leq n$ és $1 \leq i_1 \leq \dots \leq i_k \leq n$.
- végtelen sok esemény független, ha minden véges részszerrendszere független.

12. Definíció (Eseményosztályok függetlensége). Legyenek $\{\mathcal{A}_\gamma, \gamma \in \Gamma\}$ eseményosztályok. Ezek függetlennek nevezzük, ha minden olyan $\{A_\gamma, \gamma \in \Gamma\}$ részszerrendszere független, ahol $A_\gamma \in \mathcal{A}_\gamma$.

13. Definíció (Valószínűségi változók függetlensége). Legyenek $X_\gamma : \Omega \rightarrow \mathcal{X}_\gamma, \gamma \in \Gamma$ valószínűségi változók.. Ezeket függetlennek nevezzük, ha az $\mathcal{A}_\gamma = \sigma(X_\gamma), \gamma \in \Gamma$ eseményosztályok függetlenek.

Azaz

$$P(\cap_{j=1}^k \{X_{\gamma_j} \in B_j\}) = \prod_{j=1}^k P(X_{\gamma_j} \in B_j),$$

minden $k \geq 1, \gamma_1, \dots, \gamma_k \in \Gamma, B_j \in \mathcal{F}_{\gamma_j}, j = 1, \dots, k$ esetén.

Ez nem egészen ugyanaz, mint a diszkrét eloszlású v.v.-k esetén független megszokott definíciója:

$$P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \prod_{j=1}^n P(X_j = x_j).$$

14. Tétel. Legyen (Ω, \mathcal{A}, P) adott valószínűségi mező, és legyenek $\{\mathcal{R}_\gamma : \gamma \in \Gamma\}$ ($\mathcal{R}_\gamma \subset \mathcal{A}$) metszetre zárt, egymástól független eseményosztályok. Ekkor az $\mathcal{F}_\gamma = \sigma(\mathcal{R}_\gamma)$ σ -algebrák is függetlenek.

Bizonyítás:

(0) Feltehetjük, hogy $\emptyset, \Omega \in \mathcal{R}_\gamma$.

(1) Azt kell megmutatni, hogy minden $\gamma_1, \dots, \gamma_n \in \Gamma, A_j \in \mathcal{F}_{\gamma_j}, j = 1, \dots, n$ esetén

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = \prod_{j=1}^n P(A_j).$$

Azaz feltehetjük, hogy Γ véges halmaz.

Tegyük ezt fel, és legyen $\gamma_0 \in \Gamma$. Megmutatjuk, hogy $\mathcal{F}_{\gamma_0}, \mathcal{R}_\gamma, \gamma \in \Gamma \setminus \gamma_0$ függetlenek.

(2) Legyen $\mathcal{A}_{\gamma_0} = \{C \in \mathcal{A} \mid C, \mathcal{R}_{\gamma}, \gamma \in \Gamma \setminus \gamma_0 \text{ függetlenek}\}$.

Ekkor $B, C \in \mathcal{A}_{\gamma_0}$ esetén

$B \cup C \in \mathcal{A}_{\gamma_0}$ akkor és csak akkor teljesül, ha $B \cap C \in \mathcal{A}_{\gamma_0}$.

Valóban

$$\begin{aligned} P((B \cup C) \cap A_1 \cap \dots \cap A_n) + P((B \cap C) \cap A_1 \cap \dots \cap A_n) &= P(B \cap A_1 \cap \dots \cap A_n) + P(C \cap A_1 \cap \dots \cap A_n) = \\ &= (P(B) + P(C)) \prod_{j=1}^n P(A_j) = (P(B \cup C) + P(B \cap C)) \prod_{j=1}^n P(A_j) \end{aligned}$$

(3) Továbbá, ha $B, C \in \mathcal{A}_{\gamma_0}$ és $C \subset B$, akkor $B \setminus C \in \mathcal{A}_{\gamma_0}$.

Valóban,

$$\begin{aligned} P((B \setminus C) \cap A_1 \cap \dots \cap A_n) &= P(B \cap A_1 \cap \dots \cap A_n) - P(C \cap A_1 \cap \dots \cap A_n) = \\ &= (P(B) - P(C)) \prod_{j=1}^n P(A_j) = P(B \setminus C) \prod_{j=1}^n P(A_j). \end{aligned}$$

(4) Legyen

$$\mathcal{B}_{\gamma_0} = \{R_1 \cap \overline{R_2} \cap \dots \cap \overline{R_k} \mid R_1, \dots, R_k \in \mathcal{R}_{\gamma_0}, k \geq 1\}$$

Ez is metszetre zárt. Ekkor $\mathcal{B}_{\gamma_0} \subset \mathcal{A}_{\gamma_0}$.

Indukcióval. $k = 2$:

$$R_1 \cap \overline{R_2} = R_1 \setminus (R_1 \cap R_2) \in \mathcal{A}_{\gamma_0}.$$

$k \rightarrow k + 1$:

$$R_1 \cap \overline{R_2} \cap \dots \cap \overline{R_k} \cap \overline{R_{k+1}} = (R_1 \cap \overline{R_2} \cap \dots \cap \overline{R_k}) \setminus ((R_1 \cap R_{k+1}) \cap \overline{R_2} \cap \dots \cap \overline{R_k})$$

(5) Legyen

$$\mathcal{C}_{\gamma_0} = \{B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_k \mid B_1, \dots, B_k \in \mathcal{B}_{\gamma_0}, k \geq 1\}.$$

Ekkor $\mathcal{C}_{\gamma_0} \subset \mathcal{A}_{\gamma_0}$.

Ismét indukcióval. $k = 1$: $B_1 \in \mathcal{B}_{\gamma_0}$

$k \rightarrow k + 1$

$(B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_k) \cup B_{k+1} \in \mathcal{A}_{\gamma_0}$, ha metszetük benn van.

Azaz, ha

$$(B_1 \cap B_{k+1}) \cup (B_2 \cap B_{k+1}) \cup \dots \cup (B_k \cap B_{k+1}) \in \mathcal{A}_{\gamma_0}$$

De $B_j \cap B_{k+1} \in \mathcal{B}_{\gamma_0}$, $j = 1, \dots, k$.

(6) A \mathcal{C}_{γ_0} halmazrendszer algebra.

$\Omega \in \mathcal{C}_{\gamma_0}$ — mert a (0) lépésben beleraktuk.

Az unióra zárt.

Komplementer:

Legyen $B_j = \cap_{i=1}^h R_{j,i}^{\epsilon_{j,i}}$, ahol $\epsilon_{j,i} = 0$, vagy 1 , $j = 1, \dots, k$. ($R^0 = R, R^1 = \overline{R}$.)

Ekkor

$$\overline{B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_k} = \overline{\cup_{j=1}^k \cap_{i=1}^h R_{j,i}^{\epsilon_{j,i}}} = \cap_{j=1}^k \cup_{i=1}^h \overline{R_{j,i}^{\epsilon_{j,i}}} = \cup_f \cap_{j=1}^k \overline{R_{j,f(j)}^{\epsilon_{j,f(j)}}},$$

ahol $f : \{1, \dots, k\} \rightarrow \{1, \dots, h\}$.

(7) Legyenek most $A_j \in \mathcal{R}_{\gamma_j}$, $\gamma_j \in \Gamma \setminus \gamma_0$, $j = 1, \dots, n$.

Továbbá

$$\begin{aligned}\mu(A) &= P(A \cap A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n), \quad A \in \mathcal{A} \\ \nu(A) &= P(A) \prod_{j=1}^n P(A_j), \quad A \in \mathcal{A}.\end{aligned}$$

A két mérték megegyezik a \mathcal{C}_{γ_0} algebrán. Tehát a generált σ -algebrán is. Azaz \mathcal{F}_{γ_0} -n.

Ezért $\mathcal{F}_{\gamma_0}, \mathcal{R}_{\gamma}, \gamma \in \Gamma \setminus \gamma_0$ függetlenek. □.

15. Következmény. Ha $\{\mathcal{A}_{\gamma} : \gamma \in \Gamma\}$ független σ -algebrák, és $\Gamma = \cup_{\lambda \in \Lambda} \Gamma_{\lambda}$ partició, akkor a

$$\mathcal{B}_{\lambda} = \sigma(\mathcal{A}_{\gamma} : \gamma \in \Gamma_{\lambda})$$

σ -algebrák is függetlenek.

Bizonyítás:

Legyen $\mathcal{H}_{\lambda} = \{A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n \mid A_j \in \mathcal{A}_{\gamma_j}, \gamma_j \in \Gamma_{\lambda}, j = 1, \dots, n, n \geq 1\}$.

Ekkor $\mathcal{H}_{\lambda}, \lambda \in \Lambda$ halmazrendszerek metszetre zártak, függetlenek.

Így a generált σ -algebrák is függetlenek. De $\sigma(\mathcal{H}_{\lambda}) = \mathcal{B}_{\lambda}$.

A Kolmogorov-féle 0–1 törvény

16. Tétel. Legyenek \mathcal{F}_i , $i = 1, 2, \dots$ független σ -algebrák. Defináljuk az \mathcal{G}_n σ -algebrát a következőképpen:

$$\mathcal{G}_n = \sigma(\mathcal{F}_n, \mathcal{F}_{n+1}, \dots)$$

Ekkor tetszőleges

$$B \in \cap_{n=1}^{\infty} \mathcal{G}_n$$

eseményre

$$P(B) = 0 \text{ vagy } 1.$$

Bizonyítás:

Rögzített $n \geq 2$ tekintsük az indexek következő csoportosítását:

$$\{1, 2, \dots, n-1\}, \{n, n+1, \dots\}.$$

Az előző tétel alapján $\sigma(\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_{n-1}), \mathcal{G}_n$ függetlenek egymástól.

Ha most $B \in \mathcal{G}_n$, akkor tehát B és $\sigma(\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_{n-1})$ függetlenek.

$n \rightarrow \infty$ esetén kapjuk, hogy B és $\cup_{n=2}^{\infty} \sigma(\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_{n-1})$ is függetlenek.

Ez utóbbi metszetre zárt, tehát B és az ezáltal generált σ -algebra is függetlenek. Ez viszont éppen \mathcal{G}_1 .

Azonban $B \in \mathcal{G}_1$. Tehát $P(B) = P(B)^2$.

Azaz, $P(B) = 0$ vagy 1 . □

Valószínűségi változók függetlensége

17. Állítás. Legyenek X_1, \dots, X_n valós értékű valószínűségi változók. Jelölje

$$X = (X_1, \dots, X_n)$$

a belőlük képzett vektorváltozót. Ekkor az alábbi állítások ekvivalensek:

1. X_1, \dots, X_n függetlenek,

2. $Q_X = \times_{i=1}^n Q_{X_i},$

3. $F_X(x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(x_i).$

Bizonyítás:

(1) \Rightarrow (2) Legyen $B = B_1 \times B_2 \times \dots \times B_n$. Ekkor

$$Q_X(B) = P(X_1 \in B_1, \dots, X_n \in B_n) = \prod_j P(X_j \in B_j) = \prod_j Q_{X_j}(B_j) = (Q_{X_1} \times \dots \times Q_{X_n})(B).$$

(2) \Rightarrow (3)

$$\begin{aligned} F_X(x_1, \dots, x_n) &= Q_X((-\infty, x_1), \times \dots \times (-\infty, x_n)) = (Q_{X_1} \times \dots \times Q_{X_n})((-\infty, x-1), \times \dots \times (-\infty, x_n)) = \\ &= \prod_j Q_{X_j}((-\infty, x_j)) = \prod F_{X_j}(x_j). \end{aligned}$$

(3) \Rightarrow (1)

Legyen $\mathcal{R}_j = \{\{X_j < x\} \mid x \in \mathbb{R}\}$. Rögzített j mellett ez metszetre zárt halmazrendszer.

$j = 1, \dots, n$ -re függetlenek egymástól.

Így a generált σ -algebrák is függetlenek. Azaz X_1, \dots, X_n független valószínűségi változók.

Diszkrét ill. abszolút folytonos eloszlás esetén

Legyenek X_1, \dots, X_n diszkrét eloszlású v.v.-k. Akkor és csak akkor függetlenek, ha

$$P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \prod_j P(X_j = x_j).$$

Bizonyítás. \Rightarrow azonnal látszik.

Visszafelé: Legyen $\mathcal{R}_j = \{\{X_j = x\} \mid x \in \mathbb{R}\}$. Ez metszetre zárt, és $j = 1, \dots, n$ mellett függetlenek. Ezért a generált σ -algebrák is azok. \square .

18. Állítás. Abszolút folytonos esetben a függetlenség az alábbi módon karakterizálható. Legyenek X_1, \dots, X_n valószínűségi változók. Ekkor,

- ha $X = (X_1, \dots, X_n)$ abszolút folytonos, akkor X_1, \dots, X_n akkor és csak akkor függetlenek, ha

$$f_X(x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i)$$

- ha X_1, \dots, X_n függetlenek és abszolút folytonos eloszlásúak, akkor $X = (X_1, \dots, X_n)$ eloszlása is abszolút folytonos.

Bizonyítás: Ha X eloszlása abszolút folytonos, akkor a marginális változóknak is létezik sűrűségfüggvényük.

Ekkor írhatjuk, hogy

$$P(X_1 \in B_1, \dots, X_n \in B_n) = \int_{B_1 \times \dots \times B_n} f_X(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n.$$

Másrészt

$$\prod_j P(X_j \in B_j) = \prod_j \int_{B_j} f_{X_j}(x_j) dx_j = \int_{B_1 \times \dots \times B_n} \prod_j f_{X_j}(x_j) dx_1 \dots dx_n.$$

Ha X_1, \dots, X_n függetlenek, akkor az első tagok egyeznek meg, így az utolsó tagok is. Az egyértelmű méréskiterjesztés miatt tehát $f_X(x_1, \dots, x_n) = \prod_j f_{X_j}(x_j)$.

Ha az utolsó tagok egyeznek meg, akkor az első tagok is, tehát X_1, \dots, X_n függetlenek.

3. előadás — 2020. szeptember 24.

Várható érték

19. Definíció. Legyen X valós értékű valószínűségi változó. Ekkor várható értéke:

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

A várható érték kiszámítása.

- Legyen $X : \Omega \rightarrow \mathcal{X}$ v.v. , $h : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ mérhető függvény. Ekkor

$$E(h \circ X) = \int_{\mathcal{X}} h dQ_X.$$

- ha $Q_X \ll \mu$, μ σ -véges, akkor

$$E(h \circ X) = \int_{\mathcal{X}} h \frac{dQ_X}{d\mu} d\mu.$$

- ha X diszkrét eloszlású, x_1, x_2, \dots az értékei, akkor

$$E(h \circ X) = \sum_i h(x_i) P(X = x_i)$$

20. Tétel. Összetett valószínűségi változók várható értékének kiszámítása.

- $E(X + Y) = E(X) + E(Y)$, ha a jobboldal létezik és jól definiált.
- $E(AX) = AE(X)$, ha X véges várható értékű (esetleg mátrixértékű) valószínűségi változó, és A pedig konstans (mátrix). (Ha $X = (X_{i,j})_{i=1,\dots,m,j=1,\dots,n}$ akkor $E(X) = (E(X_{i,j}))_{i=1,\dots,m,j=1,\dots,n}$.)
- Ha X és Y függetlenek és várható értékük véges, akkor

$$E(XY) = E(X)E(Y).$$

Az első két állítás adódik azonnal az integrál tulajdonságaiból.

Bizonyítás: (harmadik állítás)

Elég skalár értékű valószínűségi változóra bizonyítani.

Fubini-tételt szeretnénk alkalmazni.

1. lépés

$$E(|XY|) = \int_{\mathbb{R}^2} |xy| dQ_{X,Y} = \int_{\mathbb{R}} |x| \left(\int_{\mathbb{R}} |y| dQ_Y \right) dQ_X = \int_{\mathbb{R}} |x| dQ_X \int_{\mathbb{R}} |y| dQ_Y.$$

Nemnegatív függvény esetén alkalmazható a Fubini-tétel.

2. lépés

$$E(XY) = \int_{\mathbb{R}^2} xy dQ_{X,Y} = \int_{\mathbb{R}} x \left(\int_{\mathbb{R}} y dQ_Y \right) dQ_X = \int_{\mathbb{R}} x dQ_X \int_{\mathbb{R}} y dQ_Y = E(X)E(Y).$$

Az abszolút érték integrálja véges, tehát alkalmazható a Fubini-tétel.

A várható értékre vonatkozó egyenlőtlenségek

21. Lemma. *(A várható érték pozitivitása.)*

- (i) Ha $X \geq 0$, akkor $E(X) \geq 0$.
- (ii) Legyen $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$, $K \subset \mathbb{R}^n$, konvex zárt halmaz. Tegyük fel, hogy $P(X \in K) = 1$. Ekkor $EX \in K$, feltéve, hogy a várható érték véges.

Bizonyítás: Tetszőleges $y \in \mathbb{R}^n$ esetén létezik olyan $\varphi(y) \in K$, melyre

$$\|y - \varphi(y)\| = \inf \{\|y - x\| \mid x \in K\}.$$

Megmutatható, hogy

$$y^T(y - \varphi(y)) \geq \varphi(y)^T(y - \varphi(y)) \geq x(y - \varphi(y))$$

tetszőleges $x \in K$ esetén.

Tekintsük ugyanis a $t \rightarrow |y - ((1-t)\varphi(y) + tx)|^2$ függvényt, $0 \leq t \leq 1$ esetén. ennek $t = 0$ helyen minimuma van. Ezért az ottani jobboldali derivált értéke nemnegatív. Így

$$(y - \varphi(y))^T(\varphi(y) - x) \geq 0.$$

Alkalmazzuk ezt a $x = X$, $y = EX$ választással.

$$EX^T(EX - \varphi(EX)) \geq \varphi(EX)^T(EX - \varphi(EX)) \geq X^T(EX - \varphi(EX)).$$

Várható értéket véve mindhárom kifejezésben adódik, hogy

$$EX^T(EX - \varphi(EX)) \geq \varphi(EX)^T(EX - \varphi(EX)) \geq EX^T(EX - \varphi(EX)).$$

Tehát egyenlőség kell, hogy teljesüljön. Azaz

$$EX = \varphi(EX).$$

22. Következmény (Jensen-egyenlőtlenség). Ha $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ valószínűségi változó, $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ konvex függvény. tegyük fel, hogy X és $f \circ X$ véges várható értékűek. Ekkor

$$E(f \circ X) \geq f(EX).$$

Bizonyítás: Legyen $K \subset \mathbb{R}^{n+1}$

$$K = \{(x, y) \mid x \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}, y \geq f(x)\}.$$

Ez konvex, zárt. Továbbá $(X, f \circ X) \in K$.

Ezért $E[(X, f \circ X)] = (EX, E(f \circ X)) \in K$. Azaz

$$E(f \circ X) \geq f(EX).$$

□

23. Lemma. Legyen $X \geq 0$. Továbbá φ olyan függvény, melyre $\varphi(t) \geq 0$, ha $t \geq 0$. Legyen

$$\varphi(z) = \int_0^z \varphi(t) dt.$$

Ekkor

$$E\varphi(X) = \int_0^\infty \varphi(t)(1 - F(t))dt,$$

ahol F az X eloszlásfüggvénye.

Bizonyítás:

$$\begin{aligned} E\varphi(X) &= \int \varphi(X)dP = \int_{\Omega} \int_0^X \varphi(t)dt dP = \int_{\Omega} \int_0^{\infty} \varphi(t)\chi_{\{t \leq X\}} dt dP = \int_0^{\infty} \varphi(t) \int \chi_{\{t \leq X\}} dP dt = \\ &= \int_0^{\infty} \varphi(t)P(X \geq t)dt. \end{aligned}$$

24. Következmény. Ha $X \geq 0$, akkor $EX = \int_0^{\infty} (1 - F(t))dt$.
Továbbá,

$$\begin{aligned} EX &\leq \sum_{n=0}^{\infty} P(X \geq n) = 1 + \sum_{n=1}^{\infty} P(X \geq n) \\ &\geq \sum_{n=1}^{\infty} P(X \geq n) \end{aligned}$$

Szórás, kovariancia, korreláció

25. Definíció. • Tetszőleges $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ Valószínűségi változó esetén a $D^2(X) = E((X - EX)^2) = EX^2 - (EX)^2$ mennyiség az X szórásnégyzete.

- $X, Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ esetén, feltéve, hogy $D^2(X) < \infty$ és $D^2(Y) < \infty$

$$\text{cov}(X, Y) = E((X - EX)(Y - EY))$$

az X és Y kovarianciája.

- Ugyancsak a fenti esetben, de feltéve, hogy $0 < D^2(X) < \infty$ és $0 < D^2(Y) < \infty$

$$\text{corr}(X, Y) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{D^2(X)D^2(Y)}}$$

az X és Y közötti korrelációs együttható.

Megjegyzés

Ha X és Y független valószínűségi változók, akkor $D^2(X + Y) = D^2(X) + D^2(Y)$.

26. Definíció. Legyen $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ vektorértékű valószínűségi változó. Ekkor

$$D^2(X) = \text{Var}(X) = E((X - EX)(X - EX)^T)$$

az ún. szórásmátrix, vagy kovariancia-mátrix.

Főátlóbeli elemei a szórásnégyzetek, a főátlón kívüli elemei a kovarianciák.

27. Állítás. • Markov-egyenlőtlenség: Legyen $X \geq 0$ valószínűségi változó és $\lambda > 0$ szám. Ekkor

$$P(X \geq \lambda) \leq \frac{EX}{\lambda},$$

- Csebisev-egyenlőtlenség: Legyen X valószínűségi változó, melyre $D^2(X) < \infty$, $\epsilon > 0$. Ekkor

$$P(|X - EX| \geq \epsilon) \leq \frac{D^2(X)}{\epsilon^2}$$

Borel–Cantelli-lemma Erdős–Rényi-féle kiterjesztése.

Legyenek A_1, A_2, \dots események.

$$\limsup A_n = \{\omega \in \Omega \mid \omega \text{ az } A_n, n \geq 1 \text{ sorozatból végtelen soknak eleme}\}$$

28. Állítás. *Tegyük fel, hogy $\sum P(A_n) = \infty$ és*

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n P(A_i \cap A_j)}{(\sum_{i=1}^n P(A_i))^2} = 1.$$

Ekkor $P(\limsup A_n) = 1$.

Bizonyítás: Vegyük észre, hogy

$$\limsup A_n = \left\{ \sum_{j=1}^{\infty} \chi_{A_n} = \infty \right\}.$$

Alkalmazzuk a Csebisev-egyenlőtlenséget:

$$P \left(\left| \sum_{j=1}^n \chi_{A_j} - \sum_{j=1}^n P(A_j) \right| \geq \epsilon \sum_{j=1}^n P(A_j) \right) \leq \frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n P(A_i \cap A_j) - (\sum_{i=1}^n P(A_i))^2}{\epsilon^2 (\sum_{i=1}^n P(A_i))^2}$$

A jobboldal liminf-je nulla. Ezért van olyan $n_k, k \geq 1$ részsorozat, hogy az összege véges. Azaz ekkor (legyen mondjuk $\epsilon = \frac{1}{4}$)

$$\sum_{k=1}^{\infty} P \left(\left| \sum_{j=1}^{n_k} \chi_{A_j} - \sum_{j=1}^{n_k} P(A_j) \right| \geq \frac{1}{4} \sum_{j=1}^{n_k} P(A_j) \right) < \infty.$$

Ekkor ezekre az eseményekre alkalmazható az eredeti Borel–Cantelli-lemma. Azaz *limsup-juk* valószínűsége nulla. Vegyük a komplementer eseményt:

$$P \left(\left\{ \omega \mid \text{létezik } K(\omega), \text{ hogy ha } k \geq K(\omega), \text{ akkor } \sum_{j=1}^{n_k} \chi_{A_j}(\omega) \geq \frac{3}{4} \sum_{j=1}^{n_k} P(A_j) \right\} \right) = 1.$$

De

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \sum_{j=1}^{n_k} P(A_j) = \infty.$$

A χ_{A_n} összeadandók nemnegatívak, ezért

$$P \left(\sum_{n=1}^{\infty} \chi_{A_n} = \infty \right) = 1. \quad \square$$

Konvergenciafajták

1 vsz-ű konvergencia

Ez a majdnem mindenütt való konvergencia megfelelője. **Sztocasztikus konvergencia**

29. Definíció. $X_n \rightarrow X$ *sztocasztikusan, ha tetszőleges $\epsilon > 0$ esetén*

$$P(|X_n - X| > \epsilon) \rightarrow 0.$$

30. Állítás. Az 1 vsz-ű konvergenciából következik a sztochasztikus konvergencia.

Valóban

$$P(|X_n - X| > \epsilon) = E(\chi_{\{|X_n - X| > \epsilon\}}) \rightarrow 0$$

mert Lebesgue-tétele alkalmazható.

31. Állítás. A sztochasztikus konvergencia metrizableható.

Nevezetesen, legyen

$$\kappa(X, Y) = \inf \{ \epsilon > 0 \mid P(|X - Y| > \epsilon) \leq \epsilon \}.$$

Ekkor

- κ metrikát definiál a valószínűségi változók ekvivalenciaosztályain. (X és Y ekvivalensek, ha $P(X = Y) = 1$.)
- $X_n \rightarrow X$ sztochasztikusan $\Leftrightarrow \kappa(X_n, X) \rightarrow 0$.
- κ teljes metrikus teret határoz meg.

Bizonyítás:

Megjegyzés: κ definíciójában akár min is írható. Valóban, legyen $\epsilon_n \rightarrow \kappa(X, Y)$ szigorúan monoton csökkenően. Ekkor $\cup_n \{|X - Y| > \epsilon_n\} = \{|X - Y| > \kappa(X, Y)\}$ (monoton növekvően), így

$$\lim_n P(|X - Y| > \epsilon_n) = P(|X - Y| > \kappa(X, Y)).$$

Ezért $P(|X - Y| > \kappa(X, Y)) \leq \kappa(X, Y)$.

Háromszög egyenlőtlenség:

Mivel $|X - Z| \leq |X - Y| + |Y - Z|$, ezért

$$\begin{aligned} P(|X - Z| > \kappa(X, Y) + \kappa(Y, Z)) &\leq P(|X - Y| + |Y - Z| > \kappa(X, Y) + \kappa(Y, Z)) \leq \\ &\leq P(|X - Y| > \kappa(X, Y)) + P(|Y - Z| > \kappa(Y, Z)) \leq \kappa(X, Y) + \kappa(Y, Z). \end{aligned}$$

Ezért $\kappa(X, Z) \leq \kappa(X, Y) + \kappa(Y, Z)$.

Tegyük fel, hogy $\kappa(X_n, X) \rightarrow 0$. Legyen $\epsilon > 0$. Ekkor, ha n elég nagy: $\kappa(X_n, X) < \epsilon$. Ezért

$$P(|X_n - X| \geq \epsilon) \leq P(|X_n - X| \geq \kappa(X_n, X)) \rightarrow 0.$$

Megfordítva, tegyük fel, hogy $X_n \rightarrow X$ sztochasztikusan. Ha $\epsilon > 0$, akkor elég nagy n esetén $P(|X_n - X| > \epsilon) \leq \epsilon$, ezért ekkor $\kappa(X_n, X) \leq \epsilon$. Teljesség:

Tegyük fel, hogy $\kappa(X_n, X_m) \rightarrow 0$, ha $n, m \rightarrow \infty$. Válasszunk $n_1 < n_2 < \dots$ részsorozatot, hogy $\kappa(X_{n_j}, X_{n_{j+1}}) \leq \frac{1}{2^{j+1}}$.

Ekkor $\sum_{j=1}^{\infty} P(|X_{n_{j+1}} - X_{n_j}| > \frac{1}{2^{j+1}}) \leq \sum_{j=1}^{\infty} \frac{1}{2^{j+1}} < \infty$.

Borel–Cantelli-lemma adja, hogy $\sum_j (X_{n_{j+1}} - X_{n_j})$ konvergens 1-valószínűséggel, azaz létezik X , hogy $X_{n_j} \rightarrow X$ 1-valószínűséggel, így sztochasztikusan is.

Cauchy-konvergens plusz van konvergens részsorozat $\Rightarrow X_n \rightarrow X$.

32. Következmény. Ha $X_n \rightarrow X$ sztochasztikusan, akkor létezik olyan részsorozat, melyre $X_{n_k} \rightarrow X$ 1 vsz-gel.

33. Lemma (Riesz-lemma). Eléggő "gyors" sztochasztikus konvergencia esetén az 1 vsz-ű konvergencia is teljesül. Pontosabban,

- $a \sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n - X| > \epsilon_n) < \infty$, ahol $\epsilon_n \rightarrow 0$ feltételekből következik, hogy $X_n \rightarrow X$ 1 vsz.-gel;
- ha tetszőleges $\epsilon > 0$ esetén $\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n - X| > \epsilon) < \infty$, akkor $X_n \rightarrow X$ 1 vsz.-gel.

L_p -konvergencia

Legyen $p \geq 1$. Ekkor $X_n \rightarrow X$ L_p -ben, ha $E(|X_n - X|^p) \rightarrow 0$, ha $n \rightarrow \infty$.

Megjegyzés: L_p -beli konvergenciából következik a sztochasztikus konvergencia.

$$P(|X_n - X| > \epsilon) = P(|X_n - X|^p > \epsilon^p) \leq \frac{E(|X_n - X|^p)}{\epsilon^p}.$$

A fordított irányhoz szükség van a következő definícióra.

34. Definíció. A $\mathcal{H} \subset L_1(P)$ egyenletesen integrálható, ha

$$\lim_{c \rightarrow \infty} \sup_{X \in \mathcal{H}} \left\{ \int_{\{|X| > c\}} |X| dP \right\} = 0.$$

Rögtön látszik, hogy ha $\mathcal{H} \subset L_1$ véges halmaz, akkor egyenletesen integrálható.

35. Állítás. $\mathcal{H} \subset L_1$ egyenletesen integrálható akkor és csak akkor, ha

- $\sup_{X \in \mathcal{H}} E(|X|) < \infty$ és
- tetszőleges $\epsilon > 0$ esetén létezik olyan $\delta > 0$, hogy bármely A eseményre, ha $P(A) < \delta$, akkor

$$\sup_{X \in \mathcal{H}} \int_A |X| dP \leq \epsilon.$$

Bizonyítás: Tegyük fel, hogy \mathcal{H} egyenletesen integrálható. Ekkor

$$E(|X|) = \int_{\{|X| \leq c\}} |X| dP + \int_{\{|X| > c\}} |X| dP \leq c + \sup_{X \in \mathcal{H}} \int_{\{|X| > c\}} |X| dP < \infty.$$

Továbbá

$$\int_A |X| dP = \int_{A \cap \{|X| > c\}} |X| dP + \int_{A \cap \{|X| \leq c\}} |X| dP \leq \int_{\{|X| > c\}} |X| dP + cP(A)$$

Adott ϵ mellett legyen c olyan, hogy $\int_{\{|X| > c\}} |X| dP \leq \frac{\epsilon}{2}$, majd $\delta = \frac{\epsilon}{2c}$. Ez jó. Megfordítva: Legyen

$\epsilon > 0$. válasszuk meg ehhez δ értékét a feltétel szerint. $P(|X| > c) \leq \frac{E(|X|)}{c} < \delta$, ha c elég nagy. Így $\int_{\{|X| > c\}} |X| dP \leq \epsilon$.

36. Következmény. • Ha \mathcal{H}_1 és \mathcal{H}_2 egyenletesen integrálhatóak, akkor $\{X + Y \mid X \in \mathcal{H}_1, Y \in \mathcal{H}_2\}$ is egyenletesen integrálható.

- Ha $E|X| < \infty$, akkor $\{Y \mid |Y| \leq |X|\}$ egyenletesen integrálható.

37. Lemma (de la Vallée Poussin). A $\mathcal{H} \subset L_1$ akkor és csak akkor egyenletesen integrálható, ha létezik olyan $f: \mathbb{R}^+ \rightarrow \mathbb{R}^+$ függvény, melyre

$$\frac{f(x)}{x} \rightarrow \infty \text{ és } \sup_{X \in \mathcal{H}} Ef(|X|) < \infty.$$

Így L_p terek véges sugarú gömbjei egyenletesen integrálhatóak, ha $p > 1$.

38. Tétel. $X_n \rightarrow X$ L_p -ben ($p \geq 1$) akkor és csak akkor, ha $X_n \rightarrow X$ sztochasztikusan és emellett még $\{|X_n|^p, n \geq 1\}$ egyenletesen integrálható.

Bizonyítás: Tegyük fel, hogy $X_n \rightarrow X$, L_p -ben.

Mivel $\left|\frac{a+b}{2}\right| \leq \sqrt[p]{\frac{|a|^p + |b|^p}{2}}$, ezért $|a+b|^p \leq 2^{p-1}(|a|^p + |b|^p)$. Tehát $|X_n|^p \leq 2^{p-1}(|X_n - X|^p + |X|^p)$.

Használjuk az ekvivalens megfogalmazását az egyenletes integrálhatóságnak.

$\sup E|X_n|^p < \infty$, mivel L_p -ben konvergencia, így korlátos is.

Továbbá $\int_A |X_n|^p dP \leq 2^{p-1} (\int_A |X_n - X|^p dP + \int_A |X|^p dP)$. Ha $\epsilon > 0$, akkor elég nagy n esetén $E|X_n - X|^p \leq \frac{\epsilon}{2^p}$.

Az elején véges sok kimarad, de azokhoz és X -hez megválasztható δ úgy, hogy $P(A) < \delta$ esetén a hozzádék legfeljebb $\epsilon/2$.

Megfordítva, tegyük fel, hogy $X_n \rightarrow X$ sztochasztikusan és $|X_n|^p, n \geq 1$ egyenletesen integrálható. Ekkor van 1 valószínűséggel konvergencia részsorozat: $n_j, j \geq 1$.

Fatou-lemma adja, hogy $E|X|^p \leq \liminf E|X_{n_j}|^p < \infty$.

Továbbá $|X_n - X|^p \leq 2^{p-1}(|X_n|^p + |X|^p)$, így $|X_n - X|^p, n \geq 1$ egyenletesen integrálható.

$$E|X_n - X|^p = \int_{\{|X_n - X| > \epsilon\}} |X_n - X|^p dP + \int_{\{|X_n - X| \leq \epsilon\}} |X_n - X|^p dP.$$

Legyen most $\eta > 0$. Ehhez $\epsilon^p \leq \frac{\eta}{2}$.

Létezik $\delta > 0$, hogy $\int_A |X_n - X|^p dP \leq \frac{\eta}{2}$, ha $P(A) \leq \delta$.

Mivel $P(|X_n - X| > \epsilon) \rightarrow 0$, ezért elég nagy n esetén értéke legfeljebb δ . De ekkor az első integrál értéke is legfeljebb $\frac{\eta}{2}$.

Ezért elég nagy n mellett $E|X_n - X|^p \leq \eta$. □

4. előadás — 2020. október 1.

Várható értékkel nem rendelkező valószínűségi változók esetén centrálásra a medián használható.

39. Definíció (Medián). Legyen X valós értékű valószínűségi változó. Ekkor X mediánja $-m(X)$ – minden olyan szám, melyre

$$P(X \leq m) \geq \frac{1}{2}, \quad P(X \geq m) \geq \frac{1}{2}$$

teljesülnek.

Példa: Legyen $P(X = 1) = P(X = -1) = \frac{1}{2}$. Ekkor $-1 \leq m \leq 1$ a lehetséges mediánok.

Könnyen megmutatható, hogy a lehetséges mediánok halmaza a

$$\left[\sup \left\{ t : F(t) < \frac{1}{2} \right\}, \sup \left\{ t : F(t) \leq \frac{1}{2} \right\} \right]$$

zárt intervallum.

Megjegyzés:

Ha $P(X \notin [a, b]) < \frac{1}{2}$, akkor $a \leq m(X) \leq b$.

40. Lemma (Lévy– egyenlőtlenség). Legyenek X_1, \dots, X_n független valószínűségi változók. Jelölje $S_k = \sum_{i=1}^k X_i$. Ekkor

- $P \left(\max_{1 \leq j \leq n} (S_j + m(S_n - S_j)) > \epsilon \right) \leq 2P(S_n > \epsilon)$
- $P \left(\max_{1 \leq j \leq n} |S_j + m(S_n - S_j)| > \epsilon \right) \leq 2P(|S_n| > \epsilon)$

Bizonyítás: Legyen

$$\nu = \begin{cases} \inf \{j \mid S_j + m(S_n - S_j) > \epsilon\}, & \text{ha van ilyen } 1 \leq j \leq n \\ n+1 & \text{egyébként} \end{cases}$$

Továbbá $B_j = \{S_n - S_j \geq m(S_n - S_j)\}$, $j = 1, \dots, n$.

Ekkor $\cup_{j=1}^n (B_j \cap \{\nu = j\}) \subset \{S_n > \epsilon\}$. Ezért

$$P(S_n > \epsilon) \geq \sum_{j=1}^n P(B_j \cap \{\nu = j\}) = \sum_{j=1}^n P(B_j)P(\nu = j) \geq \frac{1}{2} \sum_{j=1}^n P(\nu = j) = \frac{1}{2} P(\nu \leq n).$$

Az abszolút érték esetén: Vegyük észre, hogy ha $Z = -X$, akkor $-m(X) = m(Z)$ jó. Legyen $Z_j = -X_j$, $T_k = \sum_{j=1}^k Z_j$. Ekkor

$$\begin{aligned} P\left(\max_{1 \leq j \leq n} |S_j + m(S_n - S_j)| > \epsilon\right) &\leq \\ &P\left(\max_{1 \leq j \leq n} (S_j + m(S_n - S_j)) > \epsilon\right) + P\left(\max_{1 \leq j \leq n} (-S_j - m(S_n - S_j)) > \epsilon\right) = \\ &= P\left(\max_{1 \leq j \leq n} (S_j + m(S_n - S_j)) > \epsilon\right) + P\left(\max_{1 \leq j \leq n} (T_j + m(T_n - T_j)) > \epsilon\right) \\ &\leq 2P(S_n > \epsilon) + 2P(T_n > \epsilon). \end{aligned}$$


Mivel $T_n = -S_n$, ezért $\{S_n > \epsilon\}$ és $\{T_n > \epsilon\}$ diszjunktak. Így

$$P\left(\max_{1 \leq j \leq n} |S_j + m(S_n - S_j)| > \epsilon\right) \leq 2P(|S_n| > \epsilon). \quad \square$$

41. Tétel (Lévy-tétel). *Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók. Ekkor*

$$\sum_{i=1}^{\infty} X_i \text{ sztochasztikusan konvergens} \Leftrightarrow \sum_{i=1}^{\infty} X_i \text{ 1 vsz-gel konvergens}$$

Bizonyítás: A visszafele irány általánosan is igaz.

Tegyük fel a sor sztochasztikus konvergenciáját. Legyen $S_n = \sum_{j=1}^n X_j$. Megmutatjuk, hogy 

Mivel az $Y_k = \sup_{n, m \geq k} |S_n - S_m|$ monoton csökken, tehát biztosan konvergens. Elég azonosítani a határértéket. Ehhez pedig elég a sztochasztikus konvergencia.

Tudjuk, hogy S_n , $n \geq 1$ sztochasztikusan Cauchy-konvergens is. Legyen $0 < \epsilon < \frac{1}{2}$. Elég nagy n, m esetén $P(|S_n - S_m| > \epsilon) \leq \epsilon$, ezért ekkor $|m(S_n - S_m)| \leq \epsilon$.

Lévy-egyenlőtlenség alapján:

$$P\left(\max_{m < k \leq n} |S_k - S_m| > 2\epsilon\right) \leq P\left(\max_{m < k \leq n} |S_k - S_m + m(S_n - S_k)| > \epsilon\right) \leq 2P(|S_n - S_m| > \epsilon) \leq 2\epsilon.$$

$n \rightarrow \infty$ esetén adódik, hogy $P\left(\sup_{m < k} |S_k - S_m| > 2\epsilon\right) \leq 2\epsilon$. Ugyanakkor $|S_k - S_j| \leq |S_k - S_m| + |S_k - S_m|$.

$$\text{Így } P\left(\sup_{k, j > m} |S_k - S_j| > 4\epsilon\right) \leq 2P\left(\sup_{k > m} |S_k - S_m| > 2\epsilon\right) \leq 4\epsilon.$$

Nagy számok gyenge törvényei

42. Definíció. Az X_1, X_2, \dots valószínűségi változó sorozatra teljesül a nagy számok gyenge törvénye, ha léteznek olyan $b_n > 0$ $b_n \rightarrow \infty$, $a_n \in \mathbb{R}$ sorozatok, melyekre teljesül a

$$\frac{X_1 + \dots + X_n - a_n}{b_n} \rightarrow 0 \quad \text{sztochasztikusan}$$

konvergencia.

43. Tétel. Ha X_1, X_2, \dots páronként korrelálatlan valószínűségi változók sorozata, melyre

$$\frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D^2(X_i) \rightarrow 0,$$

akkor

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - E(X_i)) \rightarrow 0, \quad \text{sztochasztikusan}.$$

Bizonyítás:

$$P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - E(X_i))\right| > \epsilon\right) \leq \frac{1}{\epsilon^2} D^2\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - E(X_i))\right) = \frac{1}{\epsilon^2} \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D^2(X_i). \quad \square$$

44. Tétel (Hincsin-féle gyenge törvény, bizonyítás nélkül). Legyenek X_1, X_2, \dots páronként független, azonos eloszlású valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy

$$EX_i = m$$

véges. Ekkor

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \rightarrow m$$

sztochasztikusan.

45. Tétel (Feller – féle gyenge törvény). Legyenek X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók. Ekkor

$$\exists a_n, \quad n \geq 1 \text{ sorozat, hogy } \frac{S_n - a_n}{n} \rightarrow 0 \Leftrightarrow nP(|X_1| > n) \rightarrow 0.$$

Továbbá, $a_n = n \left(\int_{|X_1| \leq n} X_1 dP + o(1) \right)$ definiálja a lehetséges "jó" a_n sorozatokat.

46. Megjegyzés.

Ha $X_1 \in L_1$, akkor $nP(|X_1| > n) \leq E(|X_1| \chi_{\{|X_1| > n\}}) \rightarrow 0$. és $EX_1 - E(X_1 \chi_{\{|X_1| \leq n\}}) \rightarrow 0$, tehát — megelőlegezve, hogy igaz a tétel — következik, hogy

$$\frac{S_n}{n} \rightarrow EX_1$$

sztochasztikusan.

Tegyük fel először, hogy teljesül az $nP(|X_1| > n) \rightarrow 0$ feltétel.

Rögzített n mellett legyenek $X_j^{(n)} = X_j \chi_{\{|X_j| \leq n\}}$ és $S_n^* = \sum_{j=1}^n X_j^{(n)}$.

Ekkor $P(S_n \neq S_n^*) \leq \sum_{j=1}^n P(X_j \neq X_j^{(n)}) = nP(|X_1| > n) \rightarrow 0$.

Megmutatjuk, hogy $\frac{S_n^* - ES_n^*}{n} \rightarrow 0$, sztochasztikusan.

Ez elég, mert ekkor

$$P\left(\left|\frac{S_n - ES_n^*}{n}\right| > \epsilon\right) \leq P(S_n \neq S_n^*) + P\left(\left|\frac{S_n^* - ES_n^*}{n}\right| > \epsilon\right)$$

Csebisev-egyenlőtlenség:

$$P\left(\left|\frac{S_n^* - ES_n^*}{n}\right| > \epsilon\right) \leq \frac{1}{\epsilon^2} \frac{1}{n^2} D^2(S_n^*) = \frac{D^2(X_1^{(n)})}{n\epsilon^2} \leq \frac{1}{n\epsilon^2} E\left(\left(X_1^{(n)}\right)^2\right)$$

Alkalmazzuk a $\varphi(t) = 2t$ függvényre a korábbi azonosságot. Ekkor $\varphi(z) = z^2$. Ezért

$$\begin{aligned} \frac{1}{n} E\left(\left(X_1^{(n)}\right)^2\right) &= \frac{1}{n} \int_0^\infty 2tP\left(\left|X_1^{(n)}\right| > t\right) dt = \frac{2}{n} \int_0^n tP\left(\left|X_1^{(n)}\right| > t\right) dt \leq \frac{2}{n} \int_0^n tP(|X_1| > t) dt \leq \\ &\leq \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} (k+1)P(|X_1| > k) \rightarrow 0 \end{aligned}$$

Megfordítva, tegyük fel, hogy alkalmas a_n , $n \geq 1$ mellett $\frac{S_n - a_n}{n} \rightarrow 0$. Legyen $\delta_1 = a_1$, $\delta_n = a_n - a_{n-1}$, ha $n \geq 2$. Ekkor $a_n = \sum_{k=1}^n \delta_k$.

Módosítsunk: legyen $Z_k = X_k - \delta_k$, $k \geq 1$, és $T_k = \sum_{j=1}^k Z_j = S_k - a_k$.

Ekkor tehát $\frac{T_n}{n} \rightarrow 0$ a feltevés.

Ugyanakkor, $Z_n = T_n - T_{n-1}$. Ezért

$$\frac{Z_n}{n} = \frac{T_n}{n} - \frac{n-1}{n} \frac{T_{n-1}}{n-1} \rightarrow 0, \quad \text{sztochasztikusan.}$$

Tehát $P\left(\left|\frac{Z_n}{n}\right| > \epsilon\right) \rightarrow 0$.

De $Z_n = X_n - \delta_n$ és $X_1 - \delta_1$ azonos eloszlásúak, ezért $\frac{X_1 - \delta_1}{n} \rightarrow 0$.

Tehát $\frac{\delta_n}{n} \rightarrow 0$. Adódik, hogy

$$\frac{\max_{1 \leq k \leq n} |\delta_k|}{n} \rightarrow 0.$$

Azaz bármely $\varepsilon > 0$ esetén elég nagy n mellett minden $1 \leq j \leq n$ értékre $|\delta_j| \leq n\varepsilon$.

Megmutatjuk, hogy hasonló állítás teljesül a T_n és így a Z_n sorozatra is.

Ehhez a Lévy-egyenlőtlenséget fogjuk használni. Ehhez az $m(T_n - T_j)$ mediánokat kellene először becsülni.

Elég nagy n -re, de akkor már minden $1 \leq j \leq n$ esetén.

$$\begin{aligned} \max_{1 \leq j \leq n} P(|T_n - T_j| > n\varepsilon) &\leq \max_{1 \leq j \leq n} \left(P(|T_n| > \frac{n}{2}\varepsilon) + P(|T_j| > \frac{n}{2}\varepsilon) \right) \leq \\ &\leq P\left(\left|\frac{T_n}{n}\right| > \frac{1}{2}\varepsilon\right) + \max_{j_0 \leq j \leq n} P\left(\left|\frac{T_j}{j}\right| > \frac{1}{2}\varepsilon\right) + \max_{1 \leq j < j_0} P\left(\left|\frac{T_j}{n}\right| > \frac{1}{2}\varepsilon\right) \end{aligned}$$

ahol j_0 olyan, hogy $j \geq j_0$ esetén $P\left(\left|\frac{T_j}{j}\right| > \frac{\varepsilon}{2}\right) < \frac{1}{6}$. Továbbá elég nagy n esetén $\max_{1 \leq j < j_0} P\left(\left|\frac{T_j}{n}\right| > \frac{1}{2}\varepsilon\right) < \frac{1}{6}$.

Ezért tehát elég nagy n esetén

$$\max_{1 \leq j \leq n} P(|T_n - T_j| > n\varepsilon) < \frac{1}{2},$$

azaz $|m(T_n - T_j)| \leq n\varepsilon$, ha n elég nagy, minden $1 \leq j \leq n$ mellett.

Lévy-egyenlőtlenség:

$$P\left(\max_{1 \leq j \leq n} |T_j| > 2n\varepsilon\right) \leq P\left(\max_{1 \leq j \leq n} |T_j + m(T_n - T_j)| > n\varepsilon\right) \leq 2P(|T_n| > n\varepsilon) \rightarrow_{n \rightarrow \infty} 0.$$

Így $\frac{\max_{1 \leq j \leq n} |T_j|}{n} \rightarrow 0$ sztochasztikusan. Mivel $Z_j = T_j - T_{j-1}$, ezért $\frac{\max_{1 \leq j \leq n} |Z_j|}{n} \rightarrow 0$

Ezért $P\left(\frac{\max_{1 \leq j \leq n} |Z_j|}{n} \leq \varepsilon\right) \rightarrow 1$.

Azonban

$$P\left(\frac{\max_{1 \leq j \leq n} |Z_j|}{n} \leq \varepsilon\right) = \prod_{j=1}^n P(|Z_j| \leq n\varepsilon) = \prod_{j=1}^n (1 - P(|Z_j| > n\varepsilon)) \leq e^{-\sum_{j=1}^n P(|Z_j| > n\varepsilon)} \leq 1.$$

Így $\sum_{j=1}^n P(|Z_j| > n\varepsilon) \rightarrow 0$.

Végül

$$\sum_{1 \leq j \leq n} P(|X_j| > 2n\varepsilon) = \sum_{j=1}^n P(|Z_j + \delta_j| > 2n\varepsilon) \leq \sum_{j=1}^n P(|Z_j| > n\varepsilon).$$

Tehát $nP(|X_1| > 2n\varepsilon) \rightarrow 0$.

A Kolmogorov-féle 0–1 törvény alkalmazása

47. Definíció. Az $A \subset \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ mérhető halmaz ún. aszimptotikus halmaz, ha tetszőleges $x, y \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ esetén, ha létezik olyan n , melyre $x_i = y_i$ tetszőleges $i \geq n$ esetén, akkor

$$x \in A \Leftrightarrow y \in A$$

Könnyen megmutatható, hogy ha A aszimptotikus halmaz, akkor

$$A = \mathbb{R}^{n-1} \times A_n,$$

ahol

$$A_n = \{z \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}} \mid \exists x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, \text{ hogy } (x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, z) \in A\}.$$

48. Következmény. Ha X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók, és A aszimptotikus halmaz, akkor

$$P((X_1, X_2, \dots) \in A) = 0 \text{ vagy } 1.$$

Példák

- Tegyük fel, hogy $b_n \rightarrow \infty$ rögzített sorozat. Legyen $A = \left\{x \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}} \mid \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{j=1}^n x_j}{b_n} \text{ létezik} \right\}$,
- $A_c = \left\{x \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}} \mid \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{j=1}^n x_j}{b_n} < c \right\}$,
- $A = \left\{x \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}} \mid \sum_{j=1}^{\infty} x_j \text{ véges} \right\}$,

Kiegészítő állítások — bizonyítás nélkül.

49. Tétel. Legyenek X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy X_1 nem elfajult eloszlású.

Ha valamely a_j , $j \geq 1$ együtthatósorozat esetén

$$\sum_{i=1}^{\infty} a_i X_i$$

konvergens 1 vsz-gel, akkor $\sum_{j=1}^{\infty} a_j^2 < \infty$.

50. Tétel (Marczinkiewicz - Zygmund). Legyen $0 < p < 2$.

Ha X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, akkor

$$E|X_1|^p < \infty \Rightarrow \sum_{i=1}^{\infty} \left(\frac{X_i}{i^{\frac{1}{p}}} - EY_i \right) \text{ konvergens 1 vsz-gel}$$

ahol $Y_i = \frac{X_i}{i^{\frac{1}{p}}} \chi_{\{|X_i|^p \leq i\}}$.

51. Tétel (Marczinkiewicz - Zygmund). Legyen $0 < p < 2$.

Ha X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, akkor

$$E|X_1|^p < \infty \Leftrightarrow \frac{\sum_{i=1}^n X_i - nc}{n^{\frac{1}{p}}} \text{ konvergens 1 vsz-gel}$$

alkalmas c esetén.

Itt $c = 0$, ha $p < 1$, illetve $c = E(X_1)$, ha $1 \leq p < 2$.

Mi történik $p = 2$ esetén

Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók, $P(X_j = 1) = P(X_j = -1) = \frac{1}{2}$.

Legyen $S_n = \sum_{j=1}^n X_j$. Szimmetrikus bolyongás. $E(X_j) = 0$.

Tekintsük az

$$\frac{S_n}{\sqrt{n}}, \text{ sorozatot.}$$

Azaz $p = 2$.

De erről szól a Moivre-Laplace-tétel.

$$P\left(a < \frac{S_n}{\sqrt{n}} < b\right) \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$$

Milyen fajta konvergencia ez? Még sztochasztikus konvergencia sem lehet.

5. előadás — 2020. október 8.

Valószínűségi mértékek gyenge konvergenciája

Eloszlásbeli konvergencia

52. Definíció. Legyen (\mathcal{X}, ρ) teljes, szeparábilis, metrikus tér (melyen ρ jelöli a metrikát). Jelölje \mathcal{B} a Borel-halmazokat.

A $Q_n, n \geq 1$ valószínűségi mértékek sorozata **gyengén** tart Q -hoz, ha tetszőleges $f \in C_b(\mathcal{X})$ folytonos, korlátos függvény esetén

$$\int f dQ_n \rightarrow \int f dQ.$$

53. Definíció. Legyenek $X_n : \Omega \rightarrow \mathcal{X}$ véletlen mennyiségek, $X : \Omega \rightarrow \mathcal{X}$ adott véletlen mennyiség. Ekkor

$X_n \rightarrow X$ eloszlásban, ha $Q_{X_n} \rightarrow Q_X$ gyengén.

Megjegyzés Tetszőleges $f \in C_b(\mathcal{X})$ esetén legyen M_f az $|f|$ egy felső korlátja. Ekkor a

$$Q \rightarrow \left(\int f dQ \right)_{f \in C_b(\mathcal{X})}$$

leképezés beágyazás (?), mely a valószínűségi mértékek terét beleképezi a

$$\prod_{f \in C_b(\mathcal{X})} [-M_f, M_f]$$

térbe.

Ezen szorzattéren vett szorzattopológia éppen a gyenge konvergenciát indukálja.

Mivel ezen tér kompakt, ezért tetszőleges végtelen részhalmazának van torlódási pontja. Tehát a valószínűségi mértékek tetszőleges végtelen részhalmazának mint ezen szorzattér részhalmazának van torlódási pontja.

Azonban ezen torlódási pont nem feltétlenül áll elő

$$\int f dQ, \quad f \in C_b(\mathcal{X})$$

alakban.

Megjegyzés

Ha \mathcal{X} kompakt, akkor tetszőleges folytonos lineáris funkcionál előáll a fenti alakban. (Riesz-tétel)

54. Tétel. *Az alábbi állítások ekvivalensek.*

- (1) $Q_n \rightarrow Q$ gyengén,
- (2) $\limsup Q_n(F) \leq Q(F)$ tetszőleges F zárt halmaz esetén,
- (3) $\liminf Q_n(G) \geq Q(G)$ tetszőleges G nyílt halmaz esetén,
- (4) $\lim Q_n(A) = Q(A)$ tetszőleges A halmaz esetén, melyre $Q(\delta A) = 0$.

Bizonyítás:

$$(2) \Leftrightarrow (3)$$

$$(2) \Rightarrow (4)$$

$$\text{int} A \subset A \subset \overline{A}. \text{ Ezért}$$

$$\begin{aligned} \limsup Q_n(A) &\leq \limsup Q_n(\overline{A}) \leq Q(\overline{A}) \\ \liminf Q_n(A) &\geq \liminf Q_n(\text{int} A) \geq Q(\text{int} A). \end{aligned}$$

Ha $Q(\delta A) = 0$, akkor $Q(\overline{A}) = Q(\text{int} A) = Q(A)$.

Ezért $\lim_{n \rightarrow \infty} Q_n(A) = Q(A)$.

$$(1) \Rightarrow (2)$$

Vezessük a következő jelöléseket:

$$\begin{aligned} F_\epsilon &= \{x \in \mathcal{X} \mid \rho(x, F) \leq \epsilon\} \\ h(z) &= 1 - z, \quad \text{ha } 0 \leq z \leq 1, \text{ egyébként } 0, \\ f_\epsilon(x) &= h\left(\frac{1}{\epsilon} \rho(x, F)\right). \end{aligned}$$

Ekkor $\chi_F \leq f_\epsilon \leq \chi_{F_\epsilon}$. Így

$$\limsup Q_n(F) \leq \limsup \int f_\epsilon dQ_n = \int f_\epsilon dQ \leq Q(F_\epsilon).$$

$\epsilon \rightarrow 0$ esetén, mivel $\cap_{\epsilon} F_{\epsilon} = F$, (hiszen F zárt halmaz) ezért adódik, hogy $\limsup Q_n(F) \leq Q(F)$.

(2) \Rightarrow (1) Legyen f folytonos korlátos függvény. $|f| < M$. Ekkor $g = \frac{1}{2M}f + \frac{1}{2}$ esetén $0 < g < 1$.

Legyen $k \geq 1$ rögzített:

$$F_{j,k} = \left\{ x \in \mathcal{X} \mid g(x) \geq \frac{j}{k} \right\}, j = 0, \dots, k.$$

Ha valamely x esetén $\frac{i}{k} \leq g(x) < \frac{i+1}{k}$, akkor $x \in F_{j,k}$, ha $j = 0, 1, \dots, i$. Tehát

$$\frac{1}{k} \sum_{j=1}^k \chi_{F_{j,k}}(x) = \frac{i}{k} \leq g(x) < \frac{i+1}{k} = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^k \chi_{F_{j,k}}(x) = \frac{1}{k} + \frac{1}{k} \sum_{j=1}^k \chi_{F_{j,k}}(x).$$

Tehát

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \int g dQ_n \leq \limsup \int \frac{1}{k} \sum_{j=0}^k \chi_{F_{j,k}} dQ_n \leq \frac{1}{k} + \int \frac{1}{k} \sum_{j=1}^k \chi_{F_{j,k}} dQ \leq \frac{1}{k} + \int g dQ.$$

$k \rightarrow \infty$: adódik, hogy $\limsup \int g dQ_n \leq \int g dQ$.

Ezért $\limsup \int f dQ_n \leq \int f dQ$.

Ugyanezt alkalmazhatjuk a $-f$ függvényre. Tehát $\limsup \int -f dQ_n \leq \int -f dQ$.

Azaz $\liminf \int f dQ_n \geq \int f dQ$. Tehát $\lim \int g dQ_n = \int g dQ$.

(4) \Rightarrow (2). Legyen F zárt halmaz. Tekintsük az F_{ϵ} halmazok határpontjait. Ezek diszjunktak. Így legfeljebb megszámlálhatóan végtelen lehet közülük pozitív mértékű. Ezért létezik $\epsilon_k \rightarrow 0$ sorozat, hogy $Q(\delta F_{\epsilon_k}) = 0$.

$$\limsup Q_n(F) \leq \limsup Q_n(F_{\epsilon_k}) = Q(F_{\epsilon_k}).$$

$k \rightarrow \infty$ mellett adódik (2). □

Megjegyzés

Ha $Q(\delta A) = 0$, akkor χ_A indikátorfüggvény Q majdnem mindenütt folytonos függvény. Ennek általánosítása: ha $Q_n \rightarrow Q$, és h a Q mérték szerint majdnem mindenütt folytonos függvény, akkor $\int h dQ_n \rightarrow \int h dQ$.

55. Lemma. Legyen (\mathcal{X}', ρ') teljes, szeparábilis metrikus tér. $h : \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{X}'$ mérhető leképezés. Jelölje $c(h)$ a h folytonossági pontjainak halmazát. Tegyük fel, hogy $X_n \rightarrow X$ eloszlásban, továbbá $Q_X(c(h)) = 1$. Ekkor

$$h(X_n) \rightarrow h(X) \text{ eloszlásban.}$$

Bizonyítás:

Legyen $F \subset \mathcal{X}'$ zárt. Ekkor $\overline{h^{-1}(F)} \subset h^{-1}(F) \cup (\mathcal{X} \setminus c(h))$.

Ezért

$$\begin{aligned} \limsup Q_{h \circ X_n}(F) &= \limsup Q_{X_n}(h^{-1}(F)) \leq \limsup Q_{X_n}(\overline{h^{-1}(F)}) \leq Q_X(\overline{h^{-1}(F)}) = \\ &= Q_X(h^{-1}(F)) = Q_{h \circ X}(F) \end{aligned}$$

Kapcsolat más konvergenciafajtákkal

56. Lemma. Ha $\rho(X_n, X) \rightarrow 0$ sztochasztikusan, akkor $X_n \rightarrow X$ eloszlásban.

Bizonyítás: Legyen F zárt halmaz és $\epsilon > 0$. Ekkor

$$\begin{aligned} \limsup Q_{X_n}(F) &= \limsup P(X_n \in F) \leq \\ &\leq \limsup (P(\{X_n \in F\} \cap \{\rho(X_n, X) \leq \epsilon\}) + P(\{X_n \in F\} \cap \{\rho(X_n, X) > \epsilon\})) \leq \\ &\leq P(X \in F_{\epsilon}) = Q_X(F_{\epsilon}). \end{aligned}$$

$\epsilon \rightarrow 0$ mellett kapjuk, hogy $\limsup Q_{X_n}(F) \leq Q_X(F)$. □

- Ha $X_n \rightarrow X$ eloszlásban, akkor $E|X| \leq \liminf E|X_n|$.
- Ha $X_n \rightarrow X$ eloszlásban, és az $\{X_n, n \geq 1\}$ halmaz egyenletesen integrálható, akkor $EX_n \rightarrow EX$.
- Ha $X_n \rightarrow X$ eloszlásban, továbbá $X_n \geq 0$ és $EX_n \rightarrow EX$, akkor az $\{X_n, n \geq 1\}$ halmaz egyenletesen integrálható.

57. Definíció. Legyen \mathcal{Q} valószínűségi mértékek családja az (\mathcal{X}, ρ) téren. Ekkor

- \mathcal{Q} feszés, ha tetszőleges $\epsilon > 0$ esetén létezik olyan K_ϵ kompakt halmaz, melyre

$$Q(K_\epsilon) \geq 1 - \epsilon, \text{ bármely } Q \in \mathcal{Q} \text{ esetén.}$$

- \mathcal{Q} relatív kompakt, ha tetszőleges \mathcal{Q} -beli végtelen sorozatból kiválasztható konvergens részsorozat.

Nyilvánvalóan, ha \mathcal{X} maga kompakt, akkor tetszőleges rajta értelmezett mértékcsalád feszés.

58. Tétel (Prohorov). Teljes, szeparábilis metrikus téren értelmezett valószínűségi mértékcsalád esetén a feszesség és relatív kompaktság ekvivalensek.

Bizonyítás:

Tegyük fel, hogy az (\mathcal{X}, ρ) téren értelmezett \mathcal{Q} mértékcsalád relatív kompakt.

Megmutatjuk, hogy ekkor feszés is. Ehhez, rögzített $\epsilon > 0$ mellett alkalmas kompakt halmazt kell konstruálni.

A teljes szeparábilis metrikus tér kompakt részhalmazai a zárt, teljesen korlátos halmazok.

Legyen $\{x_1, x_2, \dots\} \subset \mathcal{X}$ sűrű részhalmaz. Jelölje $G_{j,k} = B(x_j, \frac{1}{k})$ nyílt gömböket.

Ekkor az

$$\cap_{k \geq 1} \cup_{j=1}^{i_k} G(j, k)$$

teljesen korlátos. Sőt, $\overline{\cap_{k \geq 1} \cup_{j=1}^{i_k} G(j, k)}$ kompakt lesz.

Úgy kellene az i_1, i_2, \dots értékeket megválasztani, hogy ennek mértéke minden $Q \in \mathcal{Q}$ esetén legalább $1 - \epsilon$ legyen.

Ha minden $k \geq 1$ mellett létezik i_k , hogy minden $Q \in \mathcal{Q}$ esetén

$$Q(\cup_{j=1}^{i_k} G(j, k)) \geq 1 - \frac{\epsilon}{2^k}$$

akkor a

$$K_\epsilon = \overline{\cap_{k \geq 1} \cup_{j=1}^{i_k} G(j, k)}$$

megfelelő halmaz lesz.

Indirekt: tegyük fel, hogy ezt nem lehet megcsinálni, megmutatjuk, hogy ekkor \mathcal{Q} nem lehet relatív kompakt.

Azaz, tegyük fel, hogy létezik $\epsilon > 0$ továbbá $k \geq 1$, hogy bármely $i \geq 1$ esetén van „rossz” mérték: azaz létezik $Q_i \in \mathcal{Q}$, hogy

$$Q_i(\cup_{j=1}^i G_{j,k}) < 1 - \frac{\epsilon}{2^k}.$$

A relatív kompaktság miatt van gyengén konvergens részsorozat. Legyen ez $i_h, h \geq 1$, és $Q = \lim_{h \rightarrow \infty} Q_{i_h}$.

Legyen most i rögzített szám. Ekkor elég nagy h mellett $i_h \geq i$. Ezért

$$Q(\cup_{j=1}^i G_{j,k}) \leq \liminf_{h \rightarrow \infty} Q_{i_h}(\cup_{j=1}^i G_{j,k}) \leq \liminf_{h \rightarrow \infty} Q_{i_h}(\cup_{j=1}^{i_h} G_{j,k}) \leq 1 - \frac{\epsilon}{2^k}.$$

Mivel $\cup_{j=1}^\infty G_{j,k} = \mathcal{X}$, ezért $Q(\mathcal{X}) \leq 1 - \frac{\epsilon}{2^k} < 1$. Ez nem lehet.

Tehát a relatív kompaktságból következik a feszesség.

6. előadás — 2020. október 15.

A visszafele irányt csak \mathbb{R}^n -n.

Ebben az alábbi két lemma játszik fontos szerepet.

59. Lemma. Legyenek Q_n , $n \geq 1$ az $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$ -n értelmezett eloszlások, F_n jelölje a megfelelő eloszlásfüggvényeket. Ekkor

$$Q_n \rightarrow Q \text{ gyengén} \Leftrightarrow F_n(x) \rightarrow F(x), \text{ tetszőleges } x \in c(F) \text{ esetén.}$$

Bizonyítás:

Tegyük fel, hogy $Q_n \rightarrow Q$ gyengén, és legyen $x \in c(F)$. Ekkor $Q(\delta(-\infty, x)) = 0$. Tehát

$$F_n(x) = Q_n((-\infty, x)) \rightarrow Q((-\infty, x)) = F(x).$$

Megfordítva, tegyük fel, hogy $F_n(x) \rightarrow F(x)$ tetszőleges $x \in c(F)$ esetén. Azaz bizonyos félegyenes indikátor függvények integráljai konvergálnak. Közelítsünk ilyenek lineáris kombinációjával tetszőleges folytonos, korlátos függvényt. Ezt az egész számegyenesen egyenletesen nem lehet. Ezért „levágjuk” a végeket.

Legyen $\varepsilon > 0$, $a, -a$ az F folytonossági pontjai, melyekre $F(-a) < \varepsilon$, $1 - F(a) < \varepsilon$.

f folytonos, korlátos függvény, $|f| < M$. Ekkor létezik $g = \sum_{j=1}^J c_j \chi_{(-\infty, x_j)}$, hogy $|f(x) - g(x)| \leq \varepsilon$, ha $|x| \leq a$, $|g| < M$ és $x_1, x_2, \dots, x_J \in c(F)$.

Ekkor

$$\begin{aligned} \left| \int f dQ_n - \int f dQ \right| &\leq \left| \int_{|x|>a} f dQ_n \right| + \left| \int_{|x|>a} f dQ \right| + \left| \int_{|x|\leq a} f dQ_n - \int_{|x|\leq a} f dQ \right| \leq \\ &\leq M \left| \int_{|x|>a} 1 dQ_n \right| + M \left| \int_{|x|>a} 1 dQ \right| + \left| \int_{|x|\leq a} f dQ_n - \int_{|x|\leq a} g dQ_n \right| + \left| \int_{|x|\leq a} f dQ - \int_{|x|\leq a} g dQ \right| + \left| \int_{|x|\leq a} g dQ_n - \int_{|x|\leq a} g dQ \right| \leq \\ &\leq M \left| \int_{|x|>a} 1 dQ_n \right| + M \left| \int_{|x|>a} 1 dQ \right| + 2\varepsilon + \left| \int_{|x|\leq a} g dQ_n - \int_{|x|\leq a} g dQ \right| + \left| \int_{|x|>a} g dQ_n \right| + \left| \int_{|x|>a} g dQ \right| \end{aligned}$$

Ezért

$$\limsup \left| \int f dQ_n - \int f dQ \right| \leq 4MQ(\{x \mid |x| > a\}) + 2\varepsilon \leq 8M\varepsilon + 2\varepsilon$$

Mivel ε akármilyen kicsiny lehet, kapjuk, hogy $\int f dQ_n \rightarrow \int f dQ$. □

60. Lemma (Helly-Bray). Eloszlásfüggvények tetszőleges F_n sorozatának van olyan részsorozata, melyre

$$F_{n_j}(x) \rightarrow G(x), \quad x \in c(G),$$

ahol G monoton növekvő, balról folytonos függvény.

Bizonyítás:

Az $F_n(x)$, $n \geq 1$ korlátos halmaz, így van konvergens részsorozat.

Sorban vége \mathbb{Q} pontjait kaphatunk $n_k, k \geq 1$ részsorozatot, hogy $\lim_{k \rightarrow \infty} F_{n_k}(r) = H(r)$, $r \in \mathbb{Q}$.

Legyen most $G(x) = \sup \{H(r) \mid r < x\}$. Ez balról folytonos, monoton növekvő.

Ekkor $H(r) \geq G(r)$, $r \in \mathbb{Q}$. Legyen $x \in c(G)$

Válasszunk $r_2 > r_1 > x > r_3$ racionális számokat.

$$\begin{aligned} \limsup F_{n_k}(x) &\leq \limsup F_{n_k}(r_1) = H(r_1) \leq G(r_2), \\ \liminf F_{n_k}(x) &\geq \liminf F_{n_k}(r_3) = H(r_3) \geq G(r_3). \end{aligned}$$

$r_2 \rightarrow x$, $r_3 \rightarrow x$. Adódik, hogy $F_{n_k}(x) \rightarrow G(x)$.

61. Megjegyzés. Az előző két lemma állításának bizonyítása kis körültekintéssel és az indexek gondos alkalmazásával könnyen átvihető véges-dimenziós euklidészi téren értelmezett valószínűségi mértékekre is.

Prohorov-tétel — visszafele irány

Tegyük fel tehát, hogy az $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$ -n értelmezett $\{Q_n, n \geq 1\}$ mértékcsalád *fesztes*. Ekkor egyben *relatív kompakt* is.

Bizonyítás:

Legyen $\mathbb{N}_1 \subset \mathbb{N}$ tetszőleges részsorozat. A Helly–Bray-féle kiválasztási tétel alapján van $\mathbb{N}_2 \subset \mathbb{N}_1$ újabb részsorozat és G monoton növekvő, balról folytonos függvény, hogy $\lim_{n \rightarrow \infty, n \in \mathbb{N}_2} F_n(x) = G(x)$, ha $x \in c(G)$.

Ha G egyben eloszlásfüggvény, akkor a másik lemma alapján a kiválasztott \mathbb{N}_2 részsorozat mentén Q_n tart a G által meghatározott mértékhez.

Legyen $\varepsilon > 0$. Mivel $Q_n, n \geq 1$ fesztes, így létezik $c < \infty$, hogy $Q_n(\mathbb{R} \setminus [-c, c]) < \varepsilon$. Legyen $a < -c$, $b > c$, $a, b \in c(G)$. Ekkor

$$G(a) = \lim_{n \rightarrow \infty, n \in \mathbb{N}_2} F_n(a) < \varepsilon, 1 - G(b) = \lim_{n \rightarrow \infty, n \in \mathbb{N}_2} (1 - F_n(b)) < \varepsilon$$

Tehát $\lim_{x \rightarrow -\infty} G(x) = 0, \lim_{x \rightarrow \infty} G(x) = 1$. □

62. Megjegyzés. A Prohorov-tétel általános bizonyítása a Stone-féle reprezentációs tétel felhasználásával is történhet.

Láttuk, hogy a mértékcsalád beágyazható egy alkalmas kompakt térbe, továbbá, hogy tetszőleges torlódási pont lineáris funkcionált határoz meg a folytonos, korlátos függvények terén.

Ezen funkcionál nyilvánvalóan pozitív, azaz nemnegatív függvényhez nemnegatív értéket rendel.

A Stone-tétel értelmében, ha ezen felül még monoton is, akkor létezik olyan mérték, amely szerinti integrál éppen az adott funkcionált adja meg.

A monotonitás azt jelenti, hogy ha $f_n \in C_b(\mathcal{X})$, $n \geq 1$ és $f_1 \geq \dots \geq f_n \geq f_{n+1} \geq \dots$, továbbá $f_n \rightarrow 0$, akkor az f_n sorozat mentén a funkcionál értéke is tart nullához.

Megjegyzés (folytatás)

Könnyen látható, hogyha a függvények monoton konvergenciája helyett egyenletes konvergenciát is tudnánk, akkor teljesülne ez a feltétel.

Ismert azonban, hogy kompakt halmazon a folytonos függvények monoton konvergenciájából (ha a határérték folytonos függvény) következik az egyenletes konvergencia.

A mértékek *feszességének* feltétele éppen azt biztosítja, hogy létezzék olyan kompakt halmaz, amelyen kívül mindegyik szóbanforgó mérték egyszerre kicsi, tehát azon korlátos függvény integrálja is kicsi marad.

A gyenge konvergencia metrizálása

63. Tétel. Teljes, szeparábilis metrikus téren értelmezett valószínűségi mértékek gyenge konvergenciája metrizálható. Speciálisan,

- [Lévy-metrika] \mathbb{R} esetén legyen

$$L(F, G) = \inf \{ \varepsilon > 0 : F(x - \varepsilon) - \varepsilon \leq G(x) \leq F(x + \varepsilon) + \varepsilon \quad \forall x \in \mathbb{R} \},$$

ahol F, G eloszlásfüggvények.

- [Lévy-Prohorov-metrika] tetszőleges teljes, szeparábilis metrikus téren legyen

$$\pi(R, Q) = \inf \{ \varepsilon > 0 : R(A) \leq Q(A_\varepsilon) + \varepsilon, Q(A) \leq R(A_\varepsilon) + \varepsilon, \forall A \in \mathcal{B} \}$$

Ezek a gyenge konvergenciát metrizálják, és az így keletkező metrikus tér teljes.

Megjegyzés. A π metrika az alábbi módon is megkapható. Legyenek X, Y olyan \mathcal{X} -értékű valószínűségi változók, melyek eloszlása rendre R , illetve Q . Legyen ekkor

$$\kappa(X, Y) = \inf \{ \epsilon \geq 0 \mid P(\rho(X, Y) > \epsilon) \leq \epsilon \} .$$

Ekkor

$$\pi(R, Q) = \inf \{ \kappa(X, Y) \mid X \text{ eloszlása } R, \quad Y \text{ eloszlása } Q \}$$

Kérdés

Hogyan lehet független valószínűségi változók összegének eloszlásbeli konvergenciáját kezelni?

$$\int f dQ_{X+Y} = Ef(X+Y)$$

Ha f multiplikatív függvény, akkor szorzatra bomlik a várható érték.

Az eloszlások karakterisztikus függvénye

64. Definíció. Legyen X valós értékű valószínűségi változó. Legyen

$$\varphi_X(t) = E(e^{itx}) = E(\cos tX) + iE(\sin tX),$$

ahol $i = \sqrt{-1}$

65. Állítás. Teljesülnek az alábbi tulajdonságok:

- $\varphi_X(0) = 1$, $|\varphi_X(t)| \leq 1$, $\varphi_X(-t) = \overline{\varphi_X(t)}$
- φ_X egyenletesen folytonos,
- φ_X pozitív szemidefinit függvény. Azaz $\sum_{j,k=1}^n \varphi_X(t_j - t_k) z_j \overline{z_k} \geq 0$, $t_1, \dots, t_n \in \mathbb{R}$, $z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C}$.
- $\varphi_{aX+b}(t) = \varphi_X(at)e^{itb}$,
- ha X, Y függetlenek, akkor $\varphi_{X+Y} = \varphi_X \varphi_Y$

Bizonyítás:

- $|\varphi_X(t)| = |E(e^{itX})| \leq E|e^{itX}| = 1$
- $|\varphi_X(t+h) - \varphi_X(t)| = |E(e^{itX}(e^{ihX} - 1))| \leq E(|e^{ihX} - 1|) \rightarrow 0$, ha $h \rightarrow 0$.
- $$\sum_{j,k=1}^n \varphi_X(t_j - t_k) z_j \overline{z_k} = E \left(\sum_{j,k=1}^n e^{i(t_j - t_k)X} z_j \overline{z_k} \right) = E \left(\sum_{j=1}^n e^{it_j X} z_j \sum_{k=1}^n \overline{e^{it_k X} z_k} \right) \geq 0 .$$
- $\varphi_{aX+b}(t) = E(e^{it(aX+b)}) = e^{itb} E(e^{itaX}) = e^{itb} \varphi_X(at)$
- $\varphi_{X+Y} = E(e^{it(X+Y)}) = E(e^{itX}) E(e^{itY}) = \varphi_X(t) \varphi_Y(t)$

66. Állítás. Legyen $n \geq 1$, egész. Ha $E|X|^n < \infty$, akkor φ n -szer folytonosan deriválható függvény, és

$$\varphi_X^{(k)}(t) = i^k E(X^k e^{itX}) \quad 1 \leq k \leq n$$

Emellett

$$\varphi_X(t) = \sum_{j=0}^n \frac{i^j E(X^j)}{j!} t^j + R_n(t),$$

ahol $R_n(t) = o(|t|^n)$, ha $t \rightarrow 0$.

Továbbá, ha valamely $0 < \delta \leq 1$ esetén $E(|X|^{n+\delta}) < \infty$, akkor

$$|R_n(t)| \leq \frac{2^{1-\delta} E|X|^{n+\delta}}{(1+\delta)(2+\delta) \cdots (n+\delta)} |t|^{n+\delta}.$$

Bizonyítás: Folytonosság: $|\varphi_X^{(n)}(t+h) - \varphi_X^{(n)}(t)| \leq E(|X|^n |e^{ihX} - 1| |e^{itX} i^n|) \rightarrow 0$.

Deriválhatóság és előállítás: Indukcióval. $n=0$ esetén a definíció.

Használni fogjuk, hogy $|e^{it} - 1| = |2 \sin \frac{t}{2}|$, ezért $|e^{it} - 1| \leq |t|$. $\left| \frac{e^{ihX} - 1}{h} \right| \leq |X|$. Tegyük fel most, hogy $E(|X|^{n+1}) < \infty$.

$$\frac{\varphi_X^{(n)}(t+h) - \varphi_X^{(n)}(t)}{h} = E\left(X^n \frac{e^{ihX} - 1}{h} e^{itX} i^n\right) \rightarrow E(X^{n+1} e^{itX}) i^{n+1}.$$

Maradéktagos Taylor-formula.

$|e^{it} - 1| = |2 \sin \frac{t}{2}| \leq 2 \left| \frac{t}{2} \right|^\delta = 2^{1-\delta} |t|^\delta$. Ezért

$$e^{it} - \sum_{j=0}^n \frac{(it)^j}{j!} = e^{it} - 1 - \sum_{j=1}^n \frac{(it)^j}{j!} = i \int_0^t \left(e^{is} - \sum_{j=0}^{n-1} \frac{(is)^j}{j!} \right) ds$$

$$\left| e^{it} - \sum_{j=0}^n \frac{(it)^j}{j!} \right| \leq \int_0^{|t|} \frac{2^{1-\delta} s^{n-1+\delta}}{(1+\delta) \cdots (n-1+\delta)} ds = \frac{2^{1-\delta} |t|^{n+\delta}}{(1+\delta) \cdots (n+\delta)}$$

Ezért

$$\left| \varphi_X(t) - \sum_{j=0}^n \frac{(it)^j E(X^j)}{j!} \right| \leq E \left| e^{itX} - \sum_{j=0}^n \frac{(it)^j X^j}{j!} \right| \leq E \left(\frac{2^{1-\delta} |tX|^{n+\delta}}{(1+\delta) \cdots (n+\delta)} \right)$$

Speciális eset:

- $n=1, \delta=1$: $|e^{it} - 1 - it| \leq \frac{1}{2} |t|^2$
- $n=2, \delta=1$: $|e^{it} - 1 - it + \frac{1}{2} t^2| \leq \frac{1}{6} |t|^3$

Inverziós formulák

67. Tétel (Lévy-inverziós képlet). Legyen $a < b$. Ekkor

$$\lim_{c \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-c}^c \frac{e^{-ita} - e^{-itb}}{it} \varphi_X(t) dt = P(a < X < b) + \frac{1}{2} [P(X=a) + P(X=b)].$$

Bizonyítás:

Vegyük észre, hogy $\frac{e^{-ita} - e^{-itb}}{it} = \int_a^b e^{-its} ds$. Ezért

$$\begin{aligned} \frac{1}{2\pi} \int_{-c}^c \frac{e^{-ita} - e^{-itb}}{it} \varphi_X(t) dt &= \frac{1}{2\pi} \int_{-c}^c \int_a^b e^{-its} ds \int_{\Omega} e^{itX} dP dt = \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{\Omega} \int_a^b \int_{-c}^c (\cos(t(X-s)) + i \sin(t(X-s))) dt ds dP = \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{1}{2\pi} \int_{\Omega} \int_a^b \int_{-c}^c (\cos(t(X-s))) dt ds dP &= \frac{1}{2\pi} \int_{\Omega} 2 \int_0^c \int_a^b \cos(t(X-s)) ds dt dP = \frac{1}{2\pi} \int_{\Omega} 2 \int_0^c \left[\frac{\sin t(X-s)}{-t} \right]_a^b dt dP = \\ &= \frac{1}{\pi} \int_{\Omega} \int_0^c \left[\frac{\sin t(X-a)}{t} - \frac{\sin t(X-b)}{t} \right] dt dP = \int_{\Omega} \frac{1}{\pi} \left[\int_0^{c(X-a)} \frac{\sin u}{u} - \int_0^{c(X-b)} \frac{\sin u}{u} du \right] dP \end{aligned}$$

az $u = t(X-a)$ illetve $u = t(X-b)$ cserével.

Röviden d -t írva $(X-a)$ illetve $(X-b)$ helyébe, szükség lenne a

$$\lim_{c \rightarrow \infty} \int_0^{cd} \frac{\sin u}{u} du$$

értékére. De ez $d > 0$ esetén $\frac{\pi}{2}$, $d < 0$ esetén ennek ellentetje, $d = 0$ mellett 0.

Továbbá $|\int_0^c \frac{\sin u}{u} du| \leq \int_0^{\pi} \frac{\sin u}{u} du \leq \pi$. Ezért Lebesgue-tétel alkalmazható. Szükség van a belső interan-

$$\text{dus határértékére. } \lim_{c \rightarrow \infty} \left[\int_0^{c(X-a)} \frac{\sin u}{u} - \int_0^{c(X-b)} \frac{\sin u}{u} du \right] = \begin{cases} 0, & \text{ha } X > b \\ \frac{\pi}{2}, & \text{ha } X = b \\ \pi, & \text{ha } a < X < b \\ \frac{\pi}{2}, & \text{ha } X = a \\ 0, & \text{ha } X < a \end{cases}$$

Adódik tehát, hogy

$$\lim_{c \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-c}^c \frac{e^{-ita} - e^{-itb}}{it} \varphi_X(t) dt = \int_{\Omega} \left(\frac{1}{2} \chi_{\{X=b\}} + \chi_{\{a < X < b\}} + \frac{1}{2} \chi_{\{X=a\}} \right) dP$$

68. Következmény. Az eloszlásfüggvény és a karakterisztikus függvény kölcsönösen meghatározzák egymást.

Bizonyítás: Legyen a, b folytonossági pont. Ekkor $P(a < X < b)$ meghatározott. $a \rightarrow -\infty$ esetén kapjuk $F_X(b)$, $b \in c(F_X)$ értékét. $b \nearrow x$ esetén pedig $F_X(x)$. \square

7. előadás — 2020. október 22.

69. Következmény. Ha $\varphi_X \in L_1$, akkor létezik sűrűségfüggvény, amely folytonos, és értéke

$$f_X(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \varphi_X(t) dt.$$

Bizonyítás: Ha $\varphi_X \in L_1$, akkor elvégezhető a $c \rightarrow \infty$ határátmenet. Adódik tehát

$$\begin{aligned} P(a < X < b) + \frac{1}{2} (P(X=a) + P(X=b)) &= \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \int_a^b e^{-itx} dx \varphi_X(t) dt = \int_a^b \left(\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \varphi_X(t) dt \right) dx \end{aligned}$$

Az $a = b$ választás adja, hogy $P(X = a) = 0$. Ezért $P(a < X < b) = Q_X(\chi_{(a,b)}) = \int_a^b \left(\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \varphi_X(t) dt \right) dx$.

Lebesgue-tétele adja, hogy folytonos az fenti f függvény. \square

70. Megjegyzés. Vektorváltozó esetén a Lévy-féle inverziós formula a következő alakban írható fel:
Legyen $X = (X_1, \dots, X_n)$ n -dimenziós vektorváltozó. Jelölje

$$\varphi_X(t_1, \dots, t_n) = E(e^{i \sum_{j=1}^n t_j X_j})$$

az együttes karakterisztikus függvényt. Ekkor

$$\begin{aligned} \lim_{c \rightarrow \infty} \frac{1}{(2\pi)^n} \int_{\{|t_j| < c, j=1, \dots, n\}} \prod_{j=1}^n \frac{e^{-it_j a_j} - e^{-it_j b_j}}{it_j} \varphi_X(t_1, \dots, t_n) dt_1 \dots dt_n = \\ = E \left[\prod_{j=1}^n \left(\chi_{(a_j, b_j)} + \frac{1}{2} \chi_{\{a_j\}} + \frac{1}{2} \chi_{\{b_j\}} \right) (X_j) \right] \end{aligned}$$

71. Lemma (Doob-lemma). Legyen φ_X az X valószínűségi változó karakterisztikus függvénye. Ekkor

$$P(|X| > c) \leq K(cd) \frac{1}{2d} \int_{-d}^d (1 - \varphi_X(t)) dt,$$

ahol $K(x) = \max_{t \geq x} \left(1 - \frac{\sin t}{t}\right)^{-1}$.

Bizonyítás:

$$\begin{aligned} \frac{1}{2d} \int_{-d}^d (1 - \varphi_X(t)) dt &= E \left(\frac{1}{2d} \int_{-d}^d (1 - \cos(tX) - i \sin(tX)) dt \right) = \\ &= E \left(\frac{1}{2d} \int_{-d}^d (1 - \cos(tX)) dt \right) = E \left(1 - \frac{1}{d} \frac{\sin(dX)}{X} \right) \geq \\ &\geq \int_{\{|X| > c\}} \left(1 - \frac{\sin dX}{dX} \right) dP \geq \inf_{t \geq cd} \left(1 - \frac{\sin t}{t} \right) P(|X| > c). \quad \square \end{aligned}$$

72. Tétel (Folytonossági tétel). Legyenek F_n , $n \geq 1$ eloszlásfüggvények, φ_n a megfelelő karakterisztikus függvények. Ekkor,

(i) ha $F_n(t) \rightarrow F(t)$, $t \in c(F)$, akkor $\varphi_n \rightarrow \varphi$ véges intervallumon egyenletesen, ahol φ az F -hez tartozó karakterisztikus függvény,

(ii) ha $\varphi_n \rightarrow \psi$ pontonként, ahol ψ a nullában folytonos függvény, akkor létezik olyan F eloszlásfüggvény, melyre $F_n(t) \rightarrow F(t)$, $t \in c(F)$.

Bizonyítás:

(i) Mivel e^{itx} folytonos, ezért a pontonként konvergencia adódik.

Egyenletesség:

Legyen $\varepsilon > 0$. Létezik olyan $-a, a \in c(F)$, melyre $F(-a) + (1 - F(a)) \leq \varepsilon$.

$$\begin{aligned} |\varphi_n(t) - \varphi(t)| &= \left| \int e^{itx} d(F_n(x) - F(x)) \right| \leq \\ &\leq \left| \int_{\mathbb{R} \setminus [-a, a]} e^{itx} dF_n(x) \right| + \left| \int_{\mathbb{R} \setminus [-a, a]} e^{itx} dF(x) \right| + \left| \int_{[-a, a]} e^{itx} d(F_n(x) - F(x)) \right| \end{aligned}$$

Első tag

$$\left| \int_{\mathbb{R} \setminus [-a, a)} e^{itx} dF_n(x) \right| \leq (F_n(-a) + (1 - F_n(a))) \rightarrow (F(-a) + (1 - F(a))) \leq \varepsilon.$$

Második tag: $\left| \int_{\mathbb{R} \setminus [-a, a)} e^{itx} dF(x) \right| \leq (F(-a) + (1 - F(a))) \leq \varepsilon.$

Utolsó összeadandó:

$$\int_{[-a, a)} e^{itx} d(F_n(x) - F(x)) = [(F_n(x) - F(x)) e^{itx}]_{-a}^a - \int_{[-a, a)} (F_n(x) - F(x)) ite^{itx} dx$$

Itt $(F_n(a) - F(a)) e^{ita} \rightarrow 0$, és $(F_n(-a) - F(-a)) e^{-ita} \rightarrow 0$.

Ugyanakkor $\sup_{|t| \leq T} \left| \int_{[-a, a)} (F_n(x) - F(x)) ite^{itx} dx \right| \leq T \int_{[-a, a)} |F_n(x) - F(x)| dx \rightarrow 0.$

Tehát $\limsup_{n \rightarrow \infty} \sup_{|t| \leq T} |\varphi_n(t) - \varphi(t)| \leq 2\varepsilon.$

(ii) Megmutatjuk, hogy az $F_n, n \geq 1$ eloszlásfüggvények által meghatározott $Q_n, n \geq 1$ mértékcsalád feszes.

Ehhez Doob-lemma: ($cd = 1$ választással)

$$Q_n \left(\mathbb{R} \setminus \left[-\frac{1}{d}, \frac{1}{d} \right] \right) \leq K(1) \frac{1}{2d} \int_{-d}^d (1 - \varphi_n(t)) dt \rightarrow K(1) \frac{1}{2d} \int_{-d}^d (1 - \psi(t)) dt$$

Mivel $\frac{1}{2d} \int_{-d}^d (1 - \psi(t)) dt \rightarrow 0$, ha $d \rightarrow 0$ (ψ folytonos a nulla pontban), ezért adott $\varepsilon > 0$ esetén létezik d , hogy a fenti határérték kisebb, mint $\frac{\varepsilon}{2}$. Ezért elég nagy n mellett

$$Q_n \left(\mathbb{R} \setminus \left[-\frac{1}{d}, \frac{1}{d} \right] \right) \leq \varepsilon.$$

Adott ε mellett véges sok mérték marad ki. Azokhoz külön-külön beállítható a keresett kompakt halmaz. Ezek uniója már minden n esetén jó.

Mivel feszes, ezért relatív kompakt. Ezért van konvergens részsorozata. $Q_{n_k} \rightarrow Q$. Ekkor (i) alapján φ_{n_k} konvergál Q karakterisztikus függvényéhez. Jelölje ezt φ . De $\lim \varphi_n = \psi$. Ezért $\psi = \varphi$, azaz ψ karakterisztikus függvény.

Tegyük fel, hogy a teljes sorozat nem konvergál Q -hoz (gyengén). Ekkor létezik $f \in C_b(\mathbb{R})$, $\eta > 0$ és $m_j, j \geq 1$ részsorozat, hogy

$$\left| \int f dQ_{m_j} - \int f dQ \right| \geq \eta, j \geq 1.$$

De relatív kompakt: létezik $\mathbb{J} \subset \mathbb{N}$ részsorozat, hogy Q_{m_j} konvergál valahova. Legyen a határérték R . Ekkor $\varphi_{m_j}, j \in \mathbb{J}$ is konvergens. Ugyanakkor ez csak $\psi = \varphi$ -hez tarthat. Tehát R karakterisztikus függvénye φ . Az egyértelműség miatt ekkor $R = Q$. Tehát

$$\int f dQ_{m_j} \rightarrow_{j \in \mathbb{J}} \int f dQ.$$

Ez ellentmond az $Q_{m_j}, j \geq 1$ mértékek megválasztásának.

73. Tétel (Lévy). Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók. Az $S_n = \sum_{j=1}^n X_j$ sorozat akkor és csak akkor konvergál eloszlásban, ha 1 vsz.-gel konvergál.

Bizonyítás: Legyen φ_n az S_n karakterisztikus függvénye. Tegyük fel, hogy $\varphi_n \rightarrow \varphi$ véges intervallumon egyenletesen. Elég a sztochasztikus Cauchy-konvergenciát igazolni. Legyen $n > m$. Ekkor $S_n = (S_n - S_m) + S_m$. Tehát $\varphi_n(t) = \varphi_{S_n - S_m}(t)\varphi_m(t)$. Ha ez utóbbi nem nulla, akkor megkapjuk $S_n - S_m$ karakterisztikus függvényének értékét az adott t helyen. Doob-lemma alkalmazásával

$$P(|S_n - S_m| > \varepsilon) \leq K(\varepsilon d) \frac{1}{2d} \int_{-d}^d \left(1 - \frac{\varphi_n(t)}{\varphi_m(t)}\right) dt \leq K(\varepsilon d) \frac{1}{2d} \int_{-d}^d \frac{|\varphi_n(t) - \varphi(t)| + |\varphi_m(t) - \varphi(t)|}{|\varphi_m(t)|} dt$$

$$P(|S_n - S_m| > \varepsilon) \leq K(\varepsilon d) \frac{1}{2d} \int_{-d}^d \frac{|\varphi_n(t) - \varphi(t)| + |\varphi_m(t) - \varphi(t)|}{|\varphi(t)| - |\varphi(t) - \varphi_m(t)|} dt.$$

Legyen d olyan, hogy $|\varphi(t)| > \frac{1}{2}$, ha $|t| \leq d$. Mivel ezen a halmazon $\varphi_m(t)$ egyenletesen tart φ -hez, ezért elég nagy m esetén itt φ_m sem nulla. Kapjuk

$$P(|S_n - S_m| > \varepsilon) \leq K(\varepsilon d) \frac{1}{2d} \int_{-d}^d \frac{|\varphi_n(t) - \varphi(t)| + |\varphi_m(t) - \varphi(t)|}{\frac{1}{2} - |\varphi(t) - \varphi_m(t)|} dt \rightarrow 0.$$

Centrális határeloszlás tétel és általánosításai

74. Tétel (centrális határeloszlástétel). *Legyenek X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyekre $D^2(X_1) < \infty$. Ekkor*

$$\frac{\sum_{j=1}^n (X_i - E(X_i))}{\sqrt{nD^2(X_1)}} \rightarrow N(0, 1)$$

eloszlásban

Bizonyítás: Legyen φ az $X_i - EX_i$ valószínűségi változó karakterisztikus függvénye, továbbá $S_n = \sum_{i=1}^n X_n$, $\sigma^2 = D^2(X_1)$.
Ekkor

$$\varphi_{\frac{S_n - ES_n}{\sqrt{n}\sigma}}(t) = \left(\varphi\left(\frac{t}{\sqrt{n}\sigma}\right)\right)^n = \left(1 - \frac{t^2}{2n\sigma^2} D^2(X_1) + o\left(\frac{1}{n}\right)\right)^n \rightarrow e^{-\frac{1}{2}t^2}$$

□

Legyen most $X_{n,j}$, $j = 1, \dots, k_n$, $n \geq 1$ valószínűségi változók független szériasorozata, azaz tetszőleges rögzített n mellett $X_{n,1}, \dots, X_{n,k_n}$ függetlenek.

Tegyük fel, hogy $\sigma_{n,j}^2 = E(X_{n,j}^2) < \infty$ és

$$E(X_{n,j}) = 0, \quad \sum_{j=1}^{k_n} \sigma_{n,j}^2 = 1.$$

Jelölje

$$b_n^2 = \max_{1 \leq j \leq k_n} \sigma_{n,j}^2$$

és

$$L(n, \varepsilon) = \sum_{j=1}^{k_n} E(X_{n,j}^2 \chi_{\{|X_{n,j}| > \varepsilon\}})$$

75. Tétel (Lindeberg-Feller). *Az alábbi állítások ekvivalensek.*

- *tetszőleges $\varepsilon > 0$ esetén $L(n, \varepsilon) \rightarrow 0$ (L)*

- $b_n^2 \rightarrow 0$, (AK) és $S_n = \sum_{j=1}^{k_n} X_{nj} \rightarrow N(0, 1)$ (CHT) eloszlásban.

Bizonyítás: Karakterisztikus függvények konvergenciáját vizsgáljuk. Jelölje $\varphi_{n,j} = \varphi_{X_{n,j}}$ $\varphi_{S_n} = \prod_{j=1}^{k_n} \varphi_{X_{n,j}}$.

Alapötlet: logaritmust veszünk, hogy szorzat helyett összeg legyen. Majd sorba fejtünk. Logaritmust lineárisan, a karakterisztikus függvényt négyzetes polinommal közelítve.

Maradéktagok becsléséhez kellene:

- Ha $z \in \mathbb{C}$, és $|z - 1| \leq \frac{1}{2}$, akkor $|\log z + 1 - z| \leq |z - 1|^2$.
- Legyen $x \in \mathbb{R}$ esetén $e^{ix} - 1 - ix + \frac{x^2}{2} = \frac{x^2}{2} Q(x)$. Ekkor $|1 - Q(x)| \leq 1$, $|Q(x)| \leq \frac{|x|}{3}$ és $\operatorname{Re} Q(x) \geq \frac{3}{4} \chi_{\{|x| \geq 4\}}$

Ezek igazolása:

Legyen $u = 1 - z$. Ekkor $\log(1 - u) = -u - \frac{u^2}{2} - \frac{u^3}{3} - \dots$. Ezért

$$\begin{aligned} \|\log(1 - u) + u\| &\leq \frac{|u^2|}{2} \left(1 + \frac{2|u|}{3} + \frac{2|u|^2}{4} + \dots\right) \leq \\ &\leq \frac{|u^2|}{2} (1 + |u| + |u|^2 + |u|^3 + \dots) = \frac{|u^2|}{2(1 - |u|)} \leq |u|^2, \end{aligned}$$

ha $|u| \leq \frac{1}{2}$.

Az $|e^{ix} - 1 - ix| \leq \frac{x^2}{2}$, illetve $|e^{ix} - 1 - ix + \frac{x^2}{2}| \leq \frac{|x|^3}{6}$ adják az első két egyenlőtlenséget. Speciálisan $|Q(x)| \leq 2$ és $\operatorname{Re} Q(x) \geq 0$.

Ha most $x \neq 0$, akkor $Q(x) = 1 - 2\frac{1 - e^{ix}}{x^2} - i\frac{2}{x}$. Tehát

$$\operatorname{Re} Q(x) = 1 - \frac{2(1 - \cos x)}{x^2} \geq \frac{3}{4}, \quad \text{ha } |x| \geq 4.$$

1. lépés. (L) \rightarrow (AK)

$$\sigma_{n,j}^2 = E(X_{n,j}^2) = \int_{\{|X_{n,j}| \leq \varepsilon\}} X_{n,j}^2 dP + \int_{\{|X_{n,j}| > \varepsilon\}} X_{n,j}^2 dP \leq \varepsilon^2 + L(n, \varepsilon),$$

tehát $b_n^2 \leq \varepsilon^2 + L(n, \varepsilon) \rightarrow \varepsilon^2$. Ezért $b_n^2 \rightarrow 0$.

2. lépés. Megmutatjuk, hogy (AK) mellett (L) és (CHT) ekvivalensek egymással.

Tegyük fel tehát, hogy $b_n \rightarrow 0$.

Ahhoz, hogy a logaritmus közelítését használni tudjuk, ellenőrizni kell a $|z - 1| \leq \frac{1}{2}$ feltételt.

$$|\varphi_{n,j}(t) - 1| = |E(e^{itX_{n,j}} - 1)| = |E(e^{itX_{n,j}} - 1 - itX_{n,j})| \leq \frac{t^2}{2} E(X_{n,j}^2) \leq b_n^2 \frac{t^2}{2}$$

Rögzített t mellett, ha n elég nagy, teljesül a $b_n t^2 \leq 1$ feltétel.

Ekkor — a $\varphi_{n,j}(t)$ esetén a logaritmus főértékét véve, és ezek összege adja majd φ_{S_n} logaritmusát: $\log \varphi_{S_n}(t) = \sum_{j=1}^{k_n} \log \varphi_{n,j}(t)$ — kapjuk, hogy

$$\left| \sum_{j=1}^{k_n} \log \varphi_{n,j}(t) - \sum_{j=1}^{k_n} (\varphi_{n,j}(t) - 1) \right| \leq \sum_{j=1}^{k_n} |\varphi_{n,j}(t) - 1|^2 \leq \sum_{j=1}^{k_n} \frac{t^4}{4} \sigma_{n,j}^4 \leq \frac{t^4}{4} b_n^2 \sum_{j=1}^{k_n} \sigma_{n,j}^2 = \frac{t^4}{4} b_n^2 \rightarrow 0.$$

Továbbá

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^{k_n} (\varphi_{n,j}(t) - 1) - \left(-\frac{t^2}{2}\right) &= \sum_{j=1}^{k_n} (\varphi_{n,j}(t) - 1) + \sum_{j=1}^{k_n} \sigma_{n,j}^2 \frac{t^2}{2} = \\ &= \sum_{j=1}^{k_n} E \left(e^{itX_{n,j}} - 1 - itX_{n,j} + \frac{t^2}{2} X_{n,j}^2 \right) = \sum_{j=1}^{k_n} E \left(\frac{t^2 X_{n,j}^2}{2} Q(tX_{n,j}) \right) \end{aligned}$$

Ha ez utóbbi nullához tart, akkor tehát $\sum_{j=1}^{k_n} \log \varphi_{n,j}(t) \rightarrow -\frac{t^2}{2}$, így $\varphi_{S_n}(t) \rightarrow e^{-\frac{t^2}{2}}$, teljesül (függetlenül attól, hogy $\varphi_{S_n}(t)$ logaritmusának melyik ágát tekintettük).

Megfordítva, ha teljesül (CHT), akkor a folytonossági tétel alapján $\varphi_{S_n}(t) \rightarrow e^{-\frac{t^2}{2}}$ (véges intervallumon egyenletesen), ezért ekkor $\log \varphi_{S_n}(t)$ főértékét véve lesz igaz, hogy $\log \varphi_{S_n}(t) \rightarrow -\frac{t^2}{2}$. Szükség lenne tehát arra, hogy adott t esetén elég nagy n mellett mindenütt a logaritmusok főértékét véve teljesül, hogy $\log \varphi_{S_n}(t) = \sum_{j=1}^{k_n} \log \varphi_{n,j}(t)$.

Legyen $0 < \varepsilon < \frac{1}{2}e^{-\frac{\varepsilon^2}{2}}$. Ekkor — kihasználva az egyenletes konvergenciát — $|s| \leq |t|$ esetén elég nagy n esetén $|\varphi_{S_n}(s) - e^{-\frac{s^2}{2}}| \leq \varepsilon$, így ekkor $\operatorname{Re} \varphi_{S_n}(s) > \varepsilon$. Ezen a tartományon a logaritmus főértéke folytonos függvény. Tekintsük most a $\log \varphi_{S_n}(s) - \sum_{j=1}^{k_n} \log \varphi_{n,j}(s)$ függvényt az $|s| \leq |t|$ tartományon. (Mindegyik tagban a logaritmus főértékét véve.) Ez folytonos függvény, ugyanakkor értéke bármely helyen $2\pi i$ egész számú többszöröse. Azaz konstans kell legyen. Mivel $s = 0$ helyen értéke 0, ezért adódik, hogy $\log \varphi_{S_n}(t) = \sum_{j=1}^{k_n} \log \varphi_{n,j}(t)$.

8. előadás — 2020. november 5.

Összefoglalva: (AK) mellett (CHT) ekvivalens azzal, hogy $\sum_{j=1}^{k_n} E \left(\frac{t^2 X_{n,j}^2}{2} Q(tX_{n,j}) \right) \rightarrow 0$.

$$\begin{aligned} \left| \sum_{j=1}^{k_n} E \left(\frac{t^2 X_{n,j}^2}{2} Q(tX_{n,j}) \right) \right| &\leq \\ &\leq \sum_{j=1}^{k_n} \left(\int_{\{|X_{n,j}| \leq \varepsilon\}} \frac{t^2 X_{n,j}^2}{2} |Q(tX_{n,j})| dP + \int_{\{|X_{n,j}| > \varepsilon\}} \frac{t^2 X_{n,j}^2}{2} |Q(tX_{n,j})| dP \right) \leq \\ &\leq \frac{|t|^3}{6} \sum_{j=1}^{k_n} E(X_{n,j}^2) + \frac{|t|^2}{2} \sum_{j=1}^{k_n} E(X_{n,j}^2 \chi_{\{|X_{n,j}| > \varepsilon\}}) = \frac{|t|^3}{6} \varepsilon + \frac{|t|^2}{2} 2L(n, \varepsilon) \end{aligned}$$

Tehát, ha $L(n, \varepsilon) \rightarrow 0$, akkor (CHT) teljesül.

Másfelől, tegyük fel, hogy (CHT) teljesül. Ekkor

$$\operatorname{Re} \sum_{j=1}^{k_n} E \left(\frac{t^2 X_{n,j}^2}{2} Q(tX_{n,j}) \right) \rightarrow 0.$$

De

$$\operatorname{Re} \sum_{j=1}^{k_n} E \left(\frac{t^2 X_{n,j}^2}{2} Q(tX_{n,j}) \right) \geq \sum_{j=1}^{k_n} \frac{3}{4} \frac{t^2}{2} E(X_{n,j}^2 \chi_{\{|tX_{n,j}| > 4\}}).$$

Adott $\varepsilon > 0$ értékhez választható t úgy, hogy $\frac{4}{|t|} \leq \varepsilon$. Tehát $L(n, \varepsilon) \rightarrow 0$. □

76. Következmény. (Ljapunov) Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy $EX_i = 0$, és

$$\Gamma_n^{2+\delta} = \sum_{j=1}^n E|X_j|^{2+\delta} < \infty$$

valamely $\delta > 0$ esetén. Ekkor,

$$\text{ha } \frac{\Gamma_n}{s_n} \rightarrow 0, \text{ akkor } \frac{S_n}{s_n} \rightarrow N(0, 1),$$

ahol $s_n^2 = \sum_{j=1}^n E(X_j^2)$.

Bizonyítás: Legyen $k_n = n$, és $X_{n,j} = \frac{X_j}{s_n}$. Ekkor $D^2\left(\sum_{j=1}^n X_{n,j}\right) = 1$.

Továbbá

$$\begin{aligned} L(n, \varepsilon) &= \sum_{j=1}^n E\left(X_{n,j}^2 \chi_{\{|X_{n,j}| > \varepsilon\}}\right) = \sum_{j=1}^n E\left(\left(\frac{X_j}{s_n}\right)^2 \chi_{\{|X_j| > s_n \varepsilon\}}\right) = \\ &= \sum_{j=1}^n \frac{1}{s_n^2} \int_{\{|X_j| > s_n \varepsilon\}} X_j^2 dP \leq \sum_{j=1}^n \frac{1}{s_n^2} \int_{\{|X_j| > s_n \varepsilon\}} X_j^2 \left|\frac{X_j}{s_n \varepsilon}\right|^\delta dP \leq \frac{1}{\varepsilon^\delta} \left(\frac{\Gamma_n}{s_n}\right)^{2+\delta}. \end{aligned}$$

□

Konvergenciagyorsaság

77. Tétel (Berry-Esseen). Legyen $X_{n,j}$, $j = 1, \dots, k_n$, $n \geq 1$ független, nulla várható értékű szériasorozat. Tegyük fel, hogy $\sum_{j=1}^{k_n} \sigma_{n,j}^2 = 1$ és valamely $0 < \delta \leq 1$ esetén $\Gamma_n \rightarrow 0$. (Itt most $\Gamma_n^{2+\delta} = \sum_{j=1}^{k_n} E(|X_{n,j}|^{2+\delta})$.) Ekkor

$$\sup_x |P(S_n < x) - \Phi(x)| \leq C_\delta \Gamma_n^{2+\delta}$$

A bizonyítás lelke a következő becslés.

78. Lemma. Legyenek X_1, X_2 valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy X_2 abszolút folytonos. Jelölje φ_1, φ_2 a megfelelő karakterisztikus függvényeket, f_2 a sűrűségfüggvényt. Ekkor $T > 0$ esetén

$$\sup_x |F_1(x) - F_2(x)| \leq \frac{1}{\pi} \int_{-T}^T \left| \frac{\varphi_1(t) - \varphi_2(t)}{t} \right| dt + \frac{24}{\pi T} \sup_x f_2(x).$$

Speciálisan, ha X_1, X_2, \dots azonos eloszlású, független v.v-k, $E(X_i) = \mu$, $D^2(X_i) = \sigma^2$ és $E|X_1 - \mu|^{2+\delta} < \infty$, ahol $0 < \delta \leq 1$ rögzített szám, akkor

$$\sup_x \left| P\left(\frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} < x\right) - \Phi(x) \right| \leq C_\delta \frac{E|X_1 - \mu|^{2+\delta}}{\sigma^{2+\delta}} n^{-\frac{\delta}{2}}$$

Ha $E|X_1|^3 < \infty$, akkor a konvergenciasebesség $O\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right)$. Ez nem javítható.

A határeloszlástétel néhány általánosítása

Néhány fontos tétel — bizonyítás nélkül.

Legyenek X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyek közös eloszlásfüggvénye F . Ekkor

$$\frac{x^2 (F(-x) + 1 - F(x))}{\int_{-x}^x t^2 dF(t)} \rightarrow 0 \Leftrightarrow \exists a_n, b_n \text{ melyre } \frac{1}{a_n} \sum_{k=1}^n X_k - b_n \rightarrow N(0, 1)$$

Legyenek X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyre $E(X_i) = 0$, $E(X_i^2) = \sigma^2 < \infty$, $E|X_1|^3 < \infty$. Ekkor

$$\left| P\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{\sigma\sqrt{n}} < x\right) - \Phi(x) \right| \leq \frac{cE|X_1|^3}{\sigma^3\sqrt{n}(1+|x|)^3}$$

alkalmas c konstans mellett.

Legyenek X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyre $EX_i = 0$, $EX_1^2 = \sigma^2$, $E|X_1|^3 < \infty$. Ekkor

$$\sup_x \left| P\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{\sigma\sqrt{n}} < x\right) - \Phi(x) - \frac{EX_1^3}{6\sigma^3\sqrt{n}}(1-x^2)\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{x^2}{2}} \right| = o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right)$$

Legyenek $X_{n,j}$, $j = 1, \dots, k_n$, $n \geq 1$ független szériasorozat elemei. Ekkor a következő állítások ekvivalensek:

- tetszőleges $\epsilon > 0$ esetén $\max_j P(|X_{n,j}| > \epsilon) \rightarrow 0$
és $\sum_{j=1}^{k_n} X_{n,j} \rightarrow N(a, \sigma)$
- tetszőleges $\epsilon > 0$ esetén $\sum_j P|X_{n,j}| > \epsilon \rightarrow 0$ és
létezik $\tau > 0$, melyre $\sum_j D^2(X_{n,j}^\tau) \rightarrow \sigma^2$, $\sum_j E(X_{n,j}^\tau) \rightarrow a$,
ahol $X_{n,j}^\tau = X_{n,j} \chi_{\{|X_{n,j}| < \tau\}}$.

Feltételes várható érték

Legyenek A_1, A_2, \dots pozitív valószínűségű események, melyek particiót alkotnak. Jelölje \mathcal{F} az általuk generált σ -algebrát.

Ez tehát atomos σ -algebra. Így $B \in \mathcal{F}$ esetén $B = \cup \{A_i \mid A_i \subset B\}$.

Legyen X tetszőleges, véges várható értékű valószínűségi változó. Ekkor

$$E(X|A_i) = \frac{1}{P(A_i)} \int_{A_i} X dP$$

. Ezért

$$\sum_{A_i \subset B} E(X|A_i)P(A_i) = \sum_{A_i \subset B} \int_{A_i} X dP = \int_B X dP$$

ha $B \in \mathcal{F}$.

Jelölje $Z = \sum_i E(X|A_i)\chi_{A_i}$. Ekkor Z mérhető az \mathcal{F} σ -algebrára és

$$\int_B X dP = \int_B Z dP.$$

79. Definíció. Legyen $\mathcal{F} \subset \mathcal{A}$ tetszőleges σ -algebra, $X \in L_1$. Az X valószínűségi változó \mathcal{F} -re vonatkozó feltételes várható értéke – jelölje ezt $E(X|\mathcal{F})$ – tetszőleges olyan valószínűségi változó, mely

- \mathcal{F} -mérhető
- $\int_B E(X|\mathcal{F})dP = \int_B X dP$, ha $B \in \mathcal{F}$

Tulajdonságok

- (1) $E(X|\mathcal{F})$ létezik és m.m. egyértelmű,
- (2) Ha $X \geq 0$, akkor $E(X|\mathcal{F}) \geq 0$,
- (3) $|E(X|\mathcal{F})| \leq E(|X||\mathcal{F})$,
- (4) $E(E(X|\mathcal{F})) = E(X)$,
- (5) Ha Y \mathcal{F} -mérhető, $X, XY \in L_1$, akkor $E(XY|\mathcal{F}) = YE(X|\mathcal{F})$,
- (6) Ha $\mathcal{F} \subset \mathcal{G}$, akkor $E(E(X|\mathcal{G})|\mathcal{F}) = E(X|\mathcal{F})$,
- (7) Ha X független \mathcal{F} -től, $X \in L_1$, akkor $E(X|\mathcal{F}) = E(X)$.

(1) Legyen μ mérték, amely az \mathcal{F} σ -algebrán definiált:

$$\mu(B) = \int_B X \, dP,$$

és jelölje $P|_{\mathcal{F}}$ a P mérték megszorítását erre a σ -algebrára. Ekkor $\mu \ll P|_{\mathcal{F}}$. A

$$\frac{d\mu}{P|_{\mathcal{F}}}$$

Radon-Nikodym derivált rendelkezik a megkívánt tulajdonságokkal.

- (2) Ha $\mu \geq 0$, akkor a Radon-Nikodym derivált is ilyen.
- (3) Mivel $|X| + X \geq 0$ és $|X| - X \geq 0$, ezért (2)-ből adódik, hogy

$$E(|X||\mathcal{F}) \geq -E(X|\mathcal{F}) \quad \text{és} \quad E(|X||\mathcal{F}) \geq E(X|\mathcal{F}).$$

(4) Mivel $\Omega \in \mathcal{F}$ ezért $\int_{\Omega} X \, dP = \int_{\Omega} E(X|\mathcal{F}) \, dP$.

(5) Megmutatjuk, hogy az $YE(X|\mathcal{F})$ eleget tesz a feltételes várható tulajdonságainak. Nyilván \mathcal{F} mérhető.

Legyen ν az \mathcal{A} -n értelmezett mérték. $\nu(A) = \int_A X \, dP$. (Ekkor $\mu = \nu|_{\mathcal{F}}$.)

Legyen most $B \in \mathcal{F}$.

$$\int_B XY \, dP = \int_B Y \, d\nu = \int_B Y \, d\nu|_{\mathcal{F}} = \int_B Y \, d\mu = \int_B YE(X|\mathcal{F}) \, dP|_{\mathcal{F}} = \int_B YE(X|\mathcal{F}) \, dP.$$

(6) Megmutatjuk, hogy az $E(E(X|\mathcal{G})|\mathcal{F})$ valószínűségi változó eleget tesz az $E(X|\mathcal{F})$ feltételes várható értéket definiáló követelményeknek. Nyilván \mathcal{F} -mérhető. Továbbá, $B \in \mathcal{F}$ esetén

$$\int_B E(E(X|\mathcal{G})|\mathcal{F}) \, dP = \int_B E(X|\mathcal{G}) \, dP = \int_B X \, dP,$$

mivel $B \in \mathcal{F} \subset \mathcal{G}$.

(7) Ismét: megmutatjuk, hogy a konstans $E(X)$ értékű valószínűségi változó eleget tesz a feltételes várható érték követelményeinek.

A mérhetőség teljesül. Legyen most $B \in \mathcal{F}$. Ekkor B és X függetlenek egymástól. Ezért χ_B és X is azok.

$$\int_B X \, dP = \int_{\Omega} X \chi_B \, dP = E(X \chi_B) = E(X)E(\chi_B) = \int_B E(X) \, dP.$$

□.

Többdimenziós valószínűségi változó esetén a feltételes várható értéket koordinátánként definiáljuk.

80. Lemma. • Ha $K \subset \mathbb{R}^n$ konvex, zárt, $P(X \in K) = 1$, $X \in L_1$, akkor

$$P(E(X|\mathcal{F}) \in K) = 1.$$

• Ha $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ konvex, X n -dimenziós, véges várható értékű valószínűségi változó és $f \circ X \in L_1$, akkor

$$E(f(X)|\mathcal{F}) \geq f(E(X|\mathcal{F})) \quad m.m..$$

Bizonyítás: Láttuk már korábban, hogy tetszőleges $y \in \mathbb{R}^n$ esetén létezik olyan $\varphi(y) \in K$, melyre

$$\|y - \varphi(y)\| = \inf \{\|y - x\| \mid x \in K\}.$$

Ekkor

$$y^T(y - \varphi(y)) \geq \varphi(y)^T(y - \varphi(y)) \geq x^T(y - \varphi(y))$$

tetszőleges $x \in K$ esetén.

x helyébe X -t, y helyébe $E(X|\mathcal{F})$ -et akarjuk behelyettesíteni. De kell ekkor, hogy φ mérhető függvény. Ennél többet mutatunk meg: folytonos függvény.

Legyen $z \in \mathbb{R}^n$ tetszőleges. Ekkor (megcserélve a kétoldalt)

$$\varphi(z)^T(y - \varphi(y)) \leq \varphi(y)^T(y - \varphi(y)),$$

így

$$(\varphi(y) - \varphi(z))^T \varphi(y) \leq (\varphi(y) - \varphi(z))^T y$$

Felcserélve y és z szerepét:

$$(\varphi(z) - \varphi(y))^T \varphi(z) \leq (\varphi(z) - \varphi(y))^T z$$

Összeadva ezeket

$$(\varphi(y) - \varphi(z))^T (\varphi(y) - \varphi(z)) \leq (\varphi(y) - \varphi(z))^T (y - z) \leq \|\varphi(y) - \varphi(z)\| \|y - z\|.$$

Tehát $\|\varphi(y) - \varphi(z)\| \leq \|y - z\|$.

Legyen $M < \infty$ és alkalmazzuk az eredeti egyenlőtlenséget $x = X$, $y = E(X|\mathcal{F})$ választással.

$$\begin{aligned} \chi_{\{|E(X|\mathcal{F})| \leq M\}} E(X|\mathcal{F})^T (E(X|\mathcal{F}) - \varphi(E(X|\mathcal{F}))) &\geq \\ &\geq \chi_{\{|E(X|\mathcal{F})| \leq M\}} \varphi(E(X|\mathcal{F}))^T (E(X|\mathcal{F}) - \varphi(E(X|\mathcal{F}))) \geq \\ &\geq \chi_{\{|E(X|\mathcal{F})| \leq M\}} X^T (E(X|\mathcal{F}) - \varphi(E(X|\mathcal{F}))). \end{aligned}$$

Feltételes várható értéket véve — és kihasználva hogy az egyenlőtlenségsorozat utolsó tagjában az \mathcal{F} -mérhető tényező kiemelhető — a legnagyobb és legkisebb elem megegyeznek.

Tehát — egy oldalra rendezve az első két elemet:

$$\chi_{\{|E(X|\mathcal{F})| \leq M\}} \|E(X|\mathcal{F}) - \varphi(E(X|\mathcal{F}))\|^2 = 0.$$

$M \rightarrow \infty$ esetén adódik, hogy

$$E(X|\mathcal{F}) = \varphi(E(X|\mathcal{F})) \in K \quad m.m..$$

Jensen-egyenlőtlenség

Bizonyítás: Legyen $K \subset \mathbb{R}^{n+1}$

$$K = \{(x, y) \mid x \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}, y \geq f(x)\} .$$

Ez konvex, zárt. Továbbá $(X, f \circ X) \in K$.

Ezért $E((X, f \circ X) \mid \mathcal{F}) = (E(X \mid \mathcal{F}), E(f \circ X \mid \mathcal{F})) \in K$. Azaz

$$E(f \circ X \mid \mathcal{F}) \geq f(E(X \mid \mathcal{F})) . \quad \square$$

Állítás

Monoton konvergencia tétel, Fatou-lemma, Lebesgue-tétel érvényben maradnak a feltételes várható értékre is.

Bizonyítás:

Monoton konvergencia tétel: Legyen $0 \leq X_1 \leq X_2 \leq \dots, X_n \rightarrow X$. Tegyük fel, hogy $E(X)$ véges. Ekkor $E(X_n \mid \mathcal{F}) \rightarrow E(X \mid \mathcal{F})$.

Tudjuk, hogy $0 \leq E(X_1 \mid \mathcal{F}) \leq E(X_2 \mid \mathcal{F}) \leq \dots \leq E(X \mid \mathcal{F})$.

Jelölje $Y = \lim E(X_n \mid \mathcal{F})$. Ekkor $Y \leq E(X \mid \mathcal{F})$.

Ugyanakkor $E(X_n) \rightarrow E(X)$ és $E(X_n) = E(E(X_n \mid \mathcal{F})) \rightarrow E(Y)$.

Tehát $E(Y) = E(X) = E(E(X \mid \mathcal{F}))$.

Azaz $Y = E(X \mid \mathcal{F})$ 1-valószínűséggel.

Fatou-lemma: Legyenek $0 \leq X_n$. Ekkor

$$\liminf E(X_n \mid \mathcal{F}) \geq E(\liminf X_n \mid \mathcal{F}) .$$

Valóban, legyen $Y_k = \inf_{n \geq k} X_n$. Ekkor $E(Y_k \mid \mathcal{F}) \leq E(X_n \mid \mathcal{F})$, ha $n \geq k$. Így $E(Y_k \mid \mathcal{F}) \leq \inf_{n \geq k} E(X_n \mid \mathcal{F})$.

Továbbá $0 \leq Y_1 \leq Y_2 \leq \dots$. Alkalmazható a monoton konvergencia tétel. Ezért

$$E(\liminf X_n \mid \mathcal{F}) = E\left(\lim_{k \rightarrow \infty} Y_k \mid \mathcal{F}\right) = \lim_{k \rightarrow \infty} E(Y_k \mid \mathcal{F}) \leq \lim_{k \rightarrow \infty} \inf_{n \geq k} E(X_n \mid \mathcal{F}) = \liminf E(X_n \mid \mathcal{F}) .$$

Lebesgue-tétel: Legyen $X_n, n \geq 1$ valószínűségi változó sorozat, melyre $|X_n| \leq Y$, ahol $E(Y) < \infty$. Tegyük fel, hogy $X_n \rightarrow X$ m.m. . Ekkor

$$E(X_n \mid \mathcal{F}) \rightarrow E(X \mid \mathcal{F}) .$$

Valóban: Alkalmazzuk a Fatou-lemmát az $Y + X_n \geq 0$ és az $Y - X_n \geq 0$ sorozatokra.

Kapjuk, hogy

$$\liminf E(Y + X_n \mid \mathcal{F}) = E(Y \mid \mathcal{F}) + \liminf E(X_n \mid \mathcal{F}) \geq E(\liminf(Y + X_n) \mid \mathcal{F}) = E(Y \mid \mathcal{F}) + E(X \mid \mathcal{F})$$

$$\liminf E(Y - X_n \mid \mathcal{F}) = E(Y \mid \mathcal{F}) - \limsup E(X_n \mid \mathcal{F}) \geq E(\liminf(Y - X_n) \mid \mathcal{F}) = E(Y \mid \mathcal{F}) - E(X \mid \mathcal{F})$$

Tehát

$$E(X \mid \mathcal{F}) \leq \liminf E(X_n \mid \mathcal{F}) \leq \limsup E(X_n \mid \mathcal{F}) \leq E(X \mid \mathcal{F}) \quad \square$$

9. előadás — 2020. november 12

Megjegyzés

L_2 -térben a feltételes várható érték ortogonális projekció.

Valóban: legyen $X \in L_2$, $\mathcal{F} \subset \mathcal{A}$ σ -algebra. Jelölje $L_2(\mathcal{F})$ az \mathcal{F} -mérhető, L_2 -beli valószínűségi változók alterét. Ekkor $Z \in L_2(\mathcal{F})$ esetén $E(XZ | \mathcal{F}) = ZE(X | \mathcal{F})$. Ezért

$$E[(X - E(X | \mathcal{F}))Z] = E(XZ) - E(E(X | \mathcal{F})Z) = E(XZ) - E(XZ) = 0. \quad \square$$

Állítás

Legyenek \mathcal{F} és \mathcal{G} σ -algebrák, $X \in L_1$. Tegyük fel, hogy X, \mathcal{F} függetlenek \mathcal{G} -től. Ekkor

$$E(X | \sigma(\mathcal{F}, \mathcal{G})) = E(X | \mathcal{F}).$$

Bizonyítás:

Megmutatjuk, hogy $E(X | \mathcal{F})$ a feltételes várható érték $\sigma(\mathcal{F}, \mathcal{G})$ -re. Mérhetőség teljesül.

Legyen most $A \in \mathcal{F}$, $B \in \mathcal{G}$. Ekkor

$$\begin{aligned} \int_{A \cap B} X dP &= E(X \chi_A \chi_B) = E(X \chi_A) E(\chi_B) = \left(\int_A X dP \right) E(\chi_B) = \\ &= \left(\int_A E(X | \mathcal{F}) dP \right) E(\chi_B) = E(E(X | \mathcal{F}) \chi_A) E(\chi_B) = \\ &= E(E(X | \mathcal{F}) \chi_A \chi_B) = \int_{A \cap B} E(X | \mathcal{F}) dP. \end{aligned}$$

Ilyenek diszjunkt unióján is megegyezik a két integrál. Legyen

$$\mathcal{C} = \{ \cup_{j=1}^n (A_j \cap B_j) : A_j \in \mathcal{F}, B_j \in \mathcal{G}, j = 1, \dots, n, \quad B_1, B_2, \dots, B_n \text{ partíció, } n \geq 1 \}$$

Továbbá legyen $\mu(D) = \int_D X dP$, illetve $\nu(D) = \int_D E(X | \mathcal{F}) dP$.

Ekkor $\mu|_{\mathcal{C}} = \nu|_{\mathcal{C}}$.

De \mathcal{C} algebra.

Metszetre zárt: $C_1 = \cup_{j=1}^n (A_j \cap B_j)$, $C_2 = \cup_{i=1}^m (\tilde{A}_i \cap \tilde{B}_i)$ esetén

$$C_1 \cap C_2 = \cup_{j=1}^n \cup_{i=1}^m ((A_j \cap \tilde{A}_i) \cap (B_j \cap \tilde{B}_i)).$$

Továbbá $C = \cup_{j=1}^n (A_j \cap B_j)$ esetén

$$\Omega \setminus C = \cup_{j=1}^n ((\Omega \setminus A_j) \cap B_j).$$

Így $\mu|_{\sigma(\mathcal{C})} = \nu|_{\sigma(\mathcal{C})}$, és $\sigma(\mathcal{C}) = \sigma(\mathcal{F}, \mathcal{G})$. \square

Jelölés:

Ha Y valószínűségi változó, akkor $E(X|Y)$ jelöli az $E(X|\sigma(Y))$ feltételes várható értéket.

Mivel $E(X|Y)$ mérhető $\sigma(Y)$ -ra, ezért létezik olyan g függvény, melyre $E(X|Y) = g(Y)$. Jelölje ezt a g függvényt

$$E(X|Y = y).$$

Legyen $Y : (\Omega, \mathcal{A}) \rightarrow (\mathcal{Y}, \mathcal{G})$. Ekkor a fenti g függvény megadható a következőképpen. Legyen

$$\mu(B) = \int_{Y^{-1}(B)} X dP,$$

ahol $B \in \mathcal{G}$. Ekkor $\mu \ll Q_Y$ és

$$E(X|Y = y) = \frac{d\mu}{dQ_Y}.$$

Valóban,

$$\int_{Y^{-1}(B)} \frac{d\mu}{dQ_Y}(Y) dP = \int_B \frac{d\mu}{dQ_Y} dQ_Y = \mu(B) = \int_{Y^{-1}(B)} X dP. \quad \square$$

81. Állítás. Legyenek X, Y valószínűségi változók, $\mathcal{F} \subset \mathcal{A}$ σ -algebra. Tegyük fel, hogy Y \mathcal{F} -mérhető, és X független \mathcal{F} -től. Legyen $h(x, y)$ mérhető függvény, melyre $E(h(X, Y))$ véges.

Jelölje $g(y) = E(h(X, y))$ tetszőleges y esetén. Ekkor

$$E(h(X, Y)|\mathcal{F}) = g(Y) \quad P - m.m.$$

Bizonyítás:

$g(Y)$ mérhető az Y által generált σ -algebrára, így \mathcal{F} mérhető is.

Legyen most $B \in \mathcal{F}$. Ekkor

$$\begin{aligned} \int_B h(X, Y) dP &= E(h(X, Y)\chi_B) = \int h(x, y) z dQ_{(X, Y, \chi_B)} = \\ &= \int h(x, y) z d(Q_X \times Q_{(Y, \chi_B)}) = \int z \left(\int h(x, y) dQ_X \right) dQ_{(Y, \chi_B)} = \\ &= \int z g(y) dQ_{(Y, \chi_B)} = E(\chi_B g(Y)) = \int_B g(Y) dP. \end{aligned}$$

82. Definíció (Feltételes valószínűség). Legyen $A \in \mathcal{A}$. Ekkor

$$P(A|\mathcal{F}) = E(\chi_A|\mathcal{F}).$$

83. Tétel (Feltételes sűrűségfüggvény). Ha X, Y együttes eloszlása abszolút folytonos, $f(x, y)$ jelöli a sűrűségfüggvényt, akkor

$$f_{X|Y}(x|y) = \begin{cases} \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} & \text{ha } f_Y(y) > 0 \\ f_X(x) & \text{ha } f_Y(y) = 0 \end{cases}$$

a feltételes sűrűségfüggvény, melyre tetszőleges $\varphi : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ esetén, ha $\varphi(X, Y) \in L_1$, akkor

$$\int \varphi(x, y) f_{X|Y}(x|y) dx = E(\varphi(X, Y)|Y = y).$$

Jelölje $g(y) = \int \varphi(x, y) f_{X|Y}(x|y) dx$.

Ellenőrizzük a feltételes várható értékre előírt integrálokat.

$$\begin{aligned} \int_{Y^{-1}(B)} \varphi(X, Y) dP &= \int_{\mathbb{R} \times B} \varphi(x, y) dQ_{(X, Y)} = \int_{\mathbb{R} \times B} \varphi(x, y) f_{(X, Y)}(x, y) dx dy = \\ &= \int_{B \cap \{f_Y(y) > 0\}} \left(\int_{\mathbb{R}} \varphi(x, y) f_{X|Y}(x|y) dx \right) f_Y(y) dy = \int_{B \cap \{f_Y(y) > 0\}} g(y) f_Y(y) dy = \int_B g(Y) dP \end{aligned}$$

Azaz $g(Y) = E(\varphi(X, Y) | Y)$. □

Speciálisan, ha $\varphi(x) = \chi_{(a,b)}(x)$, akkor

$$\int_a^b f_{X|Y}(x|y)dx = P(a < X < b | Y = y), \text{ adódik.}$$

Állítás

Legyen $X \in L_1$. Ekkor a

$$\{E(X | \mathcal{F}) : \mathcal{F} \subset \mathcal{A} \text{ } \sigma\text{-algebra}\}$$

halmaz egyenletesen integrálható.

Bizonyítás:

$$\int_{\{|E(X | \mathcal{F})| > c\}} |E(X | \mathcal{F})| dP \leq \int_{\{|E(X | \mathcal{F})| > c\}} E(|X| | \mathcal{F}) dP = \int_{\{|E(X | \mathcal{F})| > c\}} |X| dP \leq \int_{\{|E(X | \mathcal{F})| > c\}} |X| dP$$

Továbbá

$$P(E(|X| | \mathcal{F}) > c) \leq \frac{1}{c} E(E(|X| | \mathcal{F})) = \frac{E(|X|)}{c}.$$

84. Definíció (Martingál). Az (X_n, \mathcal{F}_n) , $n = 1, 2, \dots$ sorozatot, ahol $X_n : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ valószínűségi változó, $\mathcal{F}_0 \subset \dots \subset \mathcal{F}_n \subset \mathcal{F}_{n+1} \subset \dots$ σ -algebák, martingálnak nevezzük, ha

- X_n mérhető \mathcal{F}_n -re,
- $X_n \in L_1$, $n \geq 1$,
- $E(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) = X_n$, $n \geq 1$ esetén.

Megjegyzés A martingál definíciójából azonnal adódik, hogy

$$E(X_n | \mathcal{F}_k) = E(E(X_n | \mathcal{F}_{n-1}) | \mathcal{F}_k) = E(X_{n-1} | \mathcal{F}_k) = \dots = X_k$$

ha $n \geq k$.

Legyenek

$$d_1 = X_1, \quad d_k = X_k - X_{k-1}$$

martingáldifferenciák. Ekkor $E(X_n | \mathcal{F}_{n-1}) = X_{n-1}$ ekvivalens azzal, hogy $E(d_n | \mathcal{F}_{n-1}) = 0$.

Megjegyzés

Ha martingál definíciójában az $=$ helyett \geq teljesül, akkor *szubmartingálról*, ha \leq , akkor *szupermartingálról* beszélünk.

H

a (X_n, \mathcal{F}_n) martingál, f konvex függvény, $E(f(X_n))$ véges, akkor $f(X_n), \mathcal{F}_n, \geq 1$ szubmartingál.

Ha (X_n, \mathcal{F}_n) szubmartingál, f konvex, monoton növekvő függvény, $E(f(X_n))$ véges, akkor $f(X_n), \mathcal{F}_n, \geq 1$ szubmartingál.

Bizonyítás: Jensen-egyenlőtlenséget alkalmazzuk.

$$E(f(X_n) | \mathcal{F}_{n-1}) \geq f(E(X_n | \mathcal{F}_{n-1})) = f(X_{n-1}).$$

A második esetben

$$E(f(X_n) | \mathcal{F}_{n-1}) \geq f(E(X_n | \mathcal{F}_{n-1})) \geq f(X_{n-1}).$$

a monotonitás miatt.

Speciális martingálok

- $X_1, X_2 \dots$ független valószínűségi változók, $E(X_j) = 0$. Legyen $S_n = \sum_{j=1}^n X_j$, $\mathcal{F}_n = \sigma(X_1, X_2, \dots, X_n)$. Ekkor (S_n, \mathcal{F}_n) , $n \geq 1$ martingál.

$$E(S_{n+1} | \mathcal{F}_n) = S_n + E(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) = S_n + E(X_{n+1}) = S_n$$

- $X_1, X_2 \dots$ független valószínűségi változók, $E(X_j) = 1$. Legyen $S_n = \prod_{j=1}^n X_j$, $\mathcal{F}_n = \sigma(X_1, X_2, \dots, X_n)$. Ekkor (S_n, \mathcal{F}_n) , $n \geq 1$ martingál.

$$E(S_{n+1} | \mathcal{F}_n) = S_n \cdot E(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) = S_n \cdot E(X_{n+1}) = S_n$$

- $E(X)$ véges, $X_n = E(X | \mathcal{F}_n)$. *reguláris martingál*

Megjegyzés

Ha (X_n, \mathcal{F}_n) , $n \geq 1$ martingál, és $\mathcal{G}_n = \sigma(X_1, X_2, \dots, X_n)$, akkor (X_n, \mathcal{G}_n) , $n \geq 1$ is martingál.

Valóban, $E(X_{n+1} | \mathcal{G}_n) = E(E(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) | \mathcal{G}_n) = (X_n | \mathcal{G}_n) = X_n$, mivel $\mathcal{G}_n \subset \mathcal{F}_n$.

Maximálegyenlőtlenségek

Jelölés $X_n^* = \max_{1 \leq k \leq n} X_k$.

85. Állítás (Doob). Legyen $(X_n, \mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$ szubmartingál. Ekkor $\lambda \geq 0$ esetén

$$\lambda P(X_n^* \geq \lambda) \leq \int_{\{X_n^* \geq \lambda\}} X_n dP.$$

Legyen $\nu = \begin{cases} \min\{k \leq n \mid X_k \geq \lambda\}, & \text{ha van ilyen,} \\ n+1, & \text{ha } X_n^* < \lambda. \end{cases}$ Ekkor

$$\int_{\{X_n^* \geq \lambda\}} X_n dP = \sum_{k=1}^n \int_{\{\nu=k\}} X_n dP = \sum_{k=1}^n \int_{\{\nu=k\}} E(X_n | \mathcal{F}_k) dP \geq \sum_{k=1}^n \int_{\{\nu=k\}} X_k dP \geq \lambda P(\nu \leq n).$$

86. Állítás (Doob). Ha $(X_n, \mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$, $X_n \geq 0$, szubmartingál, akkor $p > 1$ esetén

$$\|X_n^*\|_{L_p} \leq \frac{p}{p-1} \|X_n\|_{L_p}.$$

Használjuk, hogy $x^p = \int_0^x pu^{p-1} du$.

Ezért

$$\begin{aligned} \int X_n^{*p} dP &= \int_0^\infty px^{p-1} P(X_n^* \geq x) dx \leq \int_0^\infty px^{p-1} \frac{1}{x} \int_{\{X_n^* \geq x\}} X_n dP dx = \\ &= \int_0^\infty px^{p-2} \int_{\Omega} \chi_{\{X_n^* \geq x\}} X_n dP dx = \int_{\Omega} p \frac{1}{p-1} X_n^{*(p-1)} X_n dP \leq \\ &\leq \frac{p}{p-1} \left(\int X_n^p dP \right)^{\frac{1}{p}} \left(\int \left(X_n^{*(p-1)} \right)^{\frac{p}{p-1}} dP \right)^{\frac{p-1}{p}}. \end{aligned}$$

Osztva a második tényezővel kapjuk, hogy

$$\|X_n^*\|_p \leq \frac{p}{p-1} \|X_n\|_p. \quad \square$$

87. Következmény (Kolmogorov). Ha Y_1, Y_2, \dots független valószínűségi változók, $EY_i = 0$, akkor

$$P(S_n^* \geq \lambda) \leq \frac{1}{\lambda^2} D^2(S_n),$$

ahol $S_n = \sum_{k=1}^n Y_k$, és $S_n^* = \max_{1 \leq k \leq n} |S_k|$.

Ugyanis $S_n, n \geq 1$ martingál, ezért $S_n^2, n \geq 1$ szubmartingál. Doob-egyenlőtlenség alapján

$$P(S_n^* \geq \lambda) = P(S_n^{*2} \geq \lambda^2) \leq \frac{1}{\lambda^2} \int_{\{S_n^{*2} \geq \lambda^2\}} S_n^2 dP \leq \frac{1}{\lambda^2} E(S_n^2).$$

10. előadás — 2020. november 19.

Megállási idő

88. Definíció. Legyen $\mathcal{F}_1 \subset \mathcal{F}_2 \subset \dots$ σ -algebra sorozat. A $\tau : \Omega \rightarrow \{1, 2, \dots\} \cup \{\infty\}$ valószínűségi változó **megállási idő**, ha $\{\tau = k\} \in \mathcal{F}_k, k \geq 1$.

Ekkor $\{\tau \leq k\} \in \mathcal{F}_k$, és $\{\tau \geq k\} \in \mathcal{F}_{k-1}$.

89. Állítás. Legyen $(X_n, \mathcal{F}_n), n \geq 1$ (szub)martingál, τ megállási idő. Legyen $Y_n(\omega) = X_{\min(n, \tau(\omega))}(\omega)$. Ekkor $(Y_n, \mathcal{F}_n), n \geq 1$ is (szub)martingál.

Valóban, legyen d_1, d_2, \dots a (szub)martingál differencia sorozat.

Ekkor

$$Y_n = X_{n \wedge \tau} = \sum_{j=1}^{n \wedge \tau} d_j = \sum_{j=1}^n d_j \chi_{\{\tau \geq j\}}.$$

Ennek differenciasorozata $d_j \chi_{\{\tau \geq j\}}, j \geq 1$. Azonban $E(d_j \chi_{\{\tau \geq j\}} | \mathcal{F}_{j-1}) = \chi_{\{\tau \geq j\}} E(d_j | \mathcal{F}_{j-1}) = 0$ (≥ 0).

Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók, $P(X_j = 1) = P(X_j = -1) = 1/2$.

$S_n = \sum_{k=1}^n X_k, S_0 = 0$.

Legyen $a, b > 0$. A két játékos kezdeti tőkéje.

$X_k = 1$ esetén a "b" kezdeti tőkéjű pénze növekszik 1-gyel, $X_k = -1$ esetén az "a" kezdeti tőkéjűé.

Legyen $\tau = \inf \{n | S_n = a \text{ vagy } S_n = -b\}$. Ez megállási idő, és $P(\tau < \infty) = 1$. Így $P(S_\tau = a) + P(S_\tau = -b) = 1$.

Másfelől $S_{n \wedge \tau}, n \geq 0$ is martingál. Ezért

$$E(S_{n \wedge \tau}) = E(S_0) = 0,$$

és $S_{n \wedge \tau} \rightarrow S_\tau$ 1-valószínűséggel, mivel $P(\tau < \infty) = 1$.

De $|S_{n \wedge \tau}| \leq \max(a, b)$, így

$$E(S_\tau) = 0 = aP(S_\tau = a) - bP(S_\tau = -b).$$

Tehát $P(S_\tau = a) = \frac{b}{a+b}$.

Jelölje Z_n az n -dik játékban feltett összeget. Ekkor a tőkeváltozás n játék alatt

$$S_n = \sum_{k=1}^n Z_k X_k.$$

Feltevések: $1 \leq Z_n \leq \min(a - S_{n-1}, S_{n-1} - b)$, egész értékű.

Továbbá Z_n mérhető az $\mathcal{F}_{n-1} = \sigma(S_1, S_2, \dots, S_{n-1})$ σ -algebrára. („Nem látunk a jövőbe”).

Ekkor legyen ismét $\tau = \inf \{n : S_n = a \text{ vagy } S_n = -b\}$.

τ megállási idő. $S_n, n \geq 0$ martingál. Valóban

$$E(S_{n+1} | \mathcal{F}_n) = S_n + E(Z_{n+1} X_{n+1} | \mathcal{F}_n) = S_n + Z_{n+1} E(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) = S_n.$$

Így, ha $P(\tau < \infty) = 1$, akkor az előző gondolatmenet megismételhető.

Röviden: $P(S_\tau = a \text{ vagy } -b) = 1$, és $0 = E(S_0) = E(S_{\min(n, \tau)})$, így $n \rightarrow \infty$ mellett $E(S_\tau) = 0$.

Martingálok 1 valószínűségű konvergenciája.

Ha X_1, X_2, \dots tetszőleges sorozata valószínűségi változóknak, akkor az 1 valószínűségi konvergenciához a $\{\liminf X_n < \limsup X_n\}$ halmaz mértéke kell 0 legyen.

Legyen $C_{a,b} = \{\liminf X_n < a < b < \limsup X_n\}$.

Ekkor

$$\{\liminf X_n < \limsup X_n\} = \bigcup_{a < b, a, b \in \mathbb{Q}} C_{a,b}.$$

Kell tehát $P(C_{a,b}) = 0$.

Ha $\limsup z_n > b$, akkor végtelen sokszor van a sorozat " b " felett, ha $\liminf z_n < a$, akkor végtelen sokszor van " a " alatt. Tehát végtelen sokszor " a " alulról " b " felülre megy át.

90. Definíció (Átmetszési szám). *Tetszőleges z_1, z_2, \dots, z_n számsorozat és $a < b$ esetén jelölje $N_n[a, b]$ az $[a, b]$ intervallum átmetszéseinek számát, azaz*

$$N_n^z[a, b] = N_n[a, b] = \max \{k \mid \text{létezik } 1 \leq s_1 < t_1 < \dots s_k < t_k \leq n, \text{ melyre } z_{s_j} \leq a, z_{t_j} \geq b\}$$

Hasonlóan lehetne a *felülről-lefelé való átmetszéseket* tekinteni.

91. Definíció (Átmetszési szám). *Tetszőleges z_1, z_2, \dots, z_n számsorozat és $a < b$ esetén jelölje $N_n[b, a]$ az $[a, b]$ intervallum felülről-lefelé való átmetszéseinek számát, azaz*

$$N_n^z[b, a] = N_n[b, a] = \max \{k \mid \text{létezik } 1 \leq s_1 < t_1 < \dots s_k < t_k \leq n, \text{ melyre } z_{s_j} \geq b, z_{t_j} \leq a\}$$

Vegyük észre, hogy ha $y_k = z_{n+1-k}$, akkor $N_n^y[a, b] = N_n^z[b, a]$.

Legyen most X_1, X_2, \dots valószínűségi változó sorozat.

$$\sigma_1 = \inf \{n : X_n \leq a\} \quad \nu_1 = \inf \{n > \sigma_1 : X_n \geq b\}.$$

$$\text{Általában } \sigma_k = \inf \{n > \nu_{k-1} : X_n \leq a\} \quad \nu_k = \inf \{n > \sigma_k : X_n \geq b\}.$$

$$\text{És } N_n^X[a, b] = \max \{k : \nu_k \leq n\}.$$

$$\text{Adódik, hogy } C_{a,b} \subset \{N_\infty^X[a, b] = \infty\}.$$

92. Lemma (Átmetszési lemma). *Ha $a < b$, akkor tetszőleges $(X_n, \mathcal{F}_n), n \geq 1$ szubmartingál átmetszési számaira teljesül az*

$$E(N_n^X[a, b]) \leq \frac{E(X_n - a)^+}{b - a}$$

egyenlőtlenség.

Bizonyítás

Legyen $Y_n = (X_n - a)^+$. Ez is szubmartingál. Ekkor $N_n^X[a, b] = N_n^Y[0, b - a]$.

Jelölje $d_1 = Y_1, d_j = Y_j - Y_{j-1}$, ha $j \geq 2$. Ekkor

$$\sum_{j=1}^{N_n^Y[0, b-a]} \sum_{\sigma_j < i \leq \nu_j} (Y_i - Y_{i-1}) = \sum_{i=2}^n d_i \sum_{j=1}^{N_n^Y[0, b-a]} \chi_{\{\sigma_j < i \leq \nu_j\}} \geq N_n^Y[0, b-a](b-a)$$

Legyen $H_i = \sum_{j=1}^{N_n^Y[0, b-a]} \chi_{\{\sigma_j < i \leq \nu_j\}}$, mivel $\sigma_j, \nu_j, j \geq 1$ megállási idők, ezért $H_i \mathcal{F}_{i-1}$ mérhető.

Továbbá $0 \leq H_i \leq 1$.

Vegyük észre, hogy

$$E(d_i(1 - H_i)) = E(E(d_i(1 - H_i) | \mathcal{F}_{i-1})) = E((1 - H_i)E(d_i | \mathcal{F}_{i-1})) \geq 0.$$

Ezért

$$E(N_n^Y[0, b-a](b-a)) \leq E\left(\sum_{i=2}^n d_i H_i\right) \leq E\left(\sum_{i=2}^n d_i\right) = E(Y_n) - E(Y_1).$$

Tehát

$$E(N_n^Y[0, b-a]) \leq \frac{1}{b-a} (E(Y_n) - E(Y_1)) \leq \frac{E(X_n - a)^+}{b-a}.$$

□

93. Tétel. Ha (X_n, \mathcal{F}_n) L_1 -ben korlátos szubmartingál, akkor 1 vsz-gel konvergens.

Bizonyítás: Az átmetszési lemma alapján:

$$E(N_n^X[a, b]) \leq \frac{E(X_n - a)^+}{b-a} \leq \frac{E(X_n^+) + |a|}{b-a}.$$

Ha $n \rightarrow \infty$, akkor $N_n^X[a, b] \rightarrow N_\infty^X[a, b]$.

Ezért

$$E(N_\infty^X[a, b]) \leq \frac{\sup_n E|X_n| + |a|}{b-a}.$$

Tehát $P(N_\infty^X[a, b] = \infty) = 0$. Tehát $P(C_{a,b}) = 0$

Így

$$P(\liminf X_n < \limsup X_n) = P\left(\bigcup_{a,b \in \mathbb{Q}, a < b} C_{a,b}\right) = 0.$$

□

Megjegyzés

$$X_n^+ \leq |X_n| \text{ és } |X_n| = X_n^+ + X_n^- = X_n^+ + (X_n^+ - X_n) = 2X_n^+ - X_n.$$

$$\text{Ezért } EX_n^+ \leq E|X_n| \text{ és } E|X_n| = 2EX_n^+ - EX_n \leq 2E_n^+ - EX_1$$

$$\text{Tehát } \sup E(X_n^+) < \infty \Leftrightarrow \sup E|X_n| < \infty.$$

Megjegyzés.

Legyenek Y_1, Y_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyekre

$$P(Y_i = 4) = P(Y_i = 0) = P(Y_i = -1) = \frac{1}{3}.$$

Ekkor $X_n = \prod_{i=1}^n Y_i$ martingál, melyre

$$E(|X_n|) = \left(\frac{5}{3}\right)^n \rightarrow \infty \quad \text{és} \quad P(X_n \neq 0) = \left(\frac{2}{3}\right)^n \rightarrow 0$$

emiatt

$$X_n \rightarrow 0 \quad 1 - \text{valószínűséggel,}$$

de X_n L_1 -ben nem korlátos martingál.

94. Tétel (Reguláris martingálok konvergenciája). Legyen $\mathcal{F}_1 \subset \mathcal{F}_2 \subset \dots$, és $\mathcal{F}_\infty = \sigma(\cup_{n \geq 1} \mathcal{F}_n)$.
 $X \in L_1$ esetén legyen

$$X_n = E(X | \mathcal{F}_n).$$

Ekkor $X_n \rightarrow E(X | \mathcal{F}_\infty)$ L_1 -ben is.

Sőt, a L_1 -beli konvergenciából adódik a martingál regularitása.

Bizonyítás:

Az $E(X|\mathcal{F}_n)$, $n \geq 1$ halmaz egyenletesen integrálható.

Ezért az X_n sorozat 1 vsz-ű konvergenciájából következik az L_1 -beli konvergencia is.

Jelölje X_∞ a határértéket. Megmutatjuk, hogy

$$X_\infty = E(X|\mathcal{F}_\infty),$$

ahol $\mathcal{F}_\infty = \sigma(\cup_{n \geq 1} \mathcal{F}_n)$. Ehhez a várható érték tulajdonságait ellenőrizzük.

Nyilvánvalóan $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n$ mérhető az \mathcal{F}_∞ σ -algebrára.

Meg kell mutatnunk, hogy tetszőleges \mathcal{F}_∞ -beli esemény esetén X integrálja megegyezik X_∞ integráljával.

Mivel $\cup_{n \geq 1} \mathcal{F}_n$ algebrát alkot, a mértékkiterjesztés egyértelműsége miatt elég ezen az algebrán ellenőrizni.

Legyen tehát $A \in \mathcal{F}_n$ valamely $n \geq 1$ esetén. Ekkor

$$\begin{aligned} \int_A X_\infty dP &= \lim_{k \rightarrow \infty} \int_A X_k dP = \lim_{k \rightarrow \infty} \int_A E(X_k|\mathcal{F}_n) dP \\ &= \lim_{k \rightarrow \infty} \int_A X_n dP = \int_A X dP, \end{aligned}$$

ahol az utolsó két egyenlőségben a martingáltulajdonságot használtuk $k \geq n$ esetén.

Megfordítva, legyen most (X_n, \mathcal{F}_n) , $n \geq 1$ L_1 -ben konvergens martingál, $X_n \rightarrow X_\infty$. Ekkor $A \in \mathcal{F}_k$ esetén, $n \geq k$ $\int_A X_k dP = \int_A X_n dP \rightarrow \int_A X_\infty dP$. Így $X_k = E(X_\infty|\mathcal{F}_k)$. \square

Fordított martingál

95. Definíció. Az (X_n, \mathcal{F}_n) , $n \geq 1$ sorozat **fordított martingál**, ha $\mathcal{F}_1 \supset \mathcal{F}_2 \supset \dots$ monoton csökkenő, X_n \mathcal{F}_n mérhető, $E(X_n)$ véges, és

$$E(X_n|\mathcal{F}_{n+1}) = X_{n+1}.$$

Ekkor $X_n = E(X_1|\mathcal{F}_n)$.

Ha (X_k, \mathcal{F}_k) , $1 \leq k \leq n$ fordított martingál, akkor az $Y_k = X_{n+1-k}$, $\mathcal{G}_k = \mathcal{F}_{n+1-k}$, $1 \leq k \leq n$ martingál. Valóban,

$$E(Y_{k+1}|\mathcal{G}_k) = E(X_{n+1-k-1}|\mathcal{F}_{n+1-k}) = X_{n+1-k} = Y_k.$$

Ezért

$$E(N_n^X[b, a]) \leq \frac{E(X_1 - a)^+}{b - a} \leq \frac{E(X_1^+) + |a|}{b - a}.$$

96. Következmény. Legyen (X_n, \mathcal{F}_n) , $n \geq 1$ sorozat fordított martingál.

Ekkor X_n 1-valószínűséggel és L_1 -ben is konvergens.

Bizonyítás:

Adódik, hogy

$$E(N_\infty^X[b, a]) \leq \frac{E(X_1 - a)^+}{b - a} \leq \frac{E(X_1^+) + |a|}{b - a}$$

Így $P(N_\infty^X[b, a] = \infty) = 0$. Ugyanakkor

$$C_{a,b} \subset \{N_\infty^X[b, a] = \infty\}.$$

\square

97. Következmény. Legyenek Y_1, Y_2, \dots , független, azonos eloszlású valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy $E(Y_1)$ véges. Ekkor

$$\frac{\sum_{k=1}^n Y_k}{n} \rightarrow E(Y_1), \text{ 1 valószínűséggel.}$$

Bizonyítás:

Legyen $S_n = \sum_{k=1}^n Y_k$, $X_n = \frac{S_n}{n}$ és $\mathcal{F}_n = \sigma(S_n, Y_{n+1}, Y_{n+2}, \dots)$.

Ekkor (X_n, \mathcal{F}_n) , $n \geq 1$ fordított martingál.

Mérhetőség teljesül. Feltételes várható érték:

$$E(X_n | \mathcal{F}_{n+1}) = E(X_n | S_{n+1}, Y_{n+2}, Y_{n+3}, \dots) = E(X_n | S_{n+1}) = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n E(Y_j | S_{n+1})$$

Jelölje f : $f(S_{n+1}) = E(Y_1 | S_{n+1})$. Ekkor $B \subset \mathbb{R}$ esetén

$$\begin{aligned} \int_{S_{n+1}^{-1}(B)} Y_1 dP &= \int_{\{\sum_{j=1}^{n+1} y_j \in B\}} y_1 d \otimes_{j=1}^{n+1} Q_{Y_j}(y_j) = \\ &= \int_{S_{n+1}^{-1}(B)} f(S_{n+1}) dP = \int_{\{\sum_{j=1}^{n+1} y_j \in B\}} f\left(\sum_{j=1}^{n+1} y_j\right) d \otimes_{j=1}^{n+1} Q_{Y_j}(y_j). \end{aligned}$$

De ez utóbbi nem függ az y_1, y_2, \dots, y_n változók sorrendjétől. Felcserélve az y_1 és y_i változókat kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} \int_{S_{n+1}^{-1}(B)} f(S_{n+1}) dP &= \int_{\{\sum_{j=1}^{n+1} y_j \in B\}} f\left(\sum_{j=1}^{n+1} y_j\right) d \otimes_{j=1}^{n+1} Q_{Y_j}(y_j) = \\ &= \int_{\{\sum_{j=1}^{n+1} y_j \in B\}} y_i d \otimes_{j=1}^{n+1} Q_{Y_j}(y_j) = \int_{S_{n+1}^{-1}(B)} Y_i dP \end{aligned}$$

Azaz $E(Y_i | S_{n+1}) = E(Y_1 | S_{n+1})$ minden $i = 1, 2, \dots, n+1$ esetén.

De $\sum_{i=1}^{n+1} Y_i = S_{n+1}$. Ezért $E(Y_i | S_{n+1}) = \frac{1}{n+1} S_{n+1}$.

Tehát $E(X_n | \mathcal{F}_{n+1}) = E(X_n | S_{n+1}) = \frac{1}{n} \frac{n}{n+1} S_{n+1} = X_{n+1}$.

Mivel tehát fordított martingál, ezért 1 valószínűséggel és L_1 -ben is konvergens. Határérték csak konstans lehet. (Kolmogorov 0 – 1 törvény.) Várható értéke is konvergál. De $E(X_n) = E(Y_1)$. \square

Nagy számok erős törvényei

98. Tétel (Kolmogorov-féle erős törvény). *Legyenek Y_1, Y_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók. Ekkor,*

- *ha létezik $E(Y_1)$ – akár véges, akár végtelen –, akkor*

$$\frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n} \rightarrow E(Y_1) \quad m.m.,$$

- *ha $\frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n}$ 1 vsz-gel konvergál valamely véges számhoz, akkor $E(Y_1)$ is véges.*

Bizonyítás: Ha $E(Y_1)$ véges, akkor már láttuk.

Legyen most $E(Y_1^-)$ véges, de $E(Y_1^+) = \infty$.

Ekkor $0 < c < \infty$ mellett legyen $Y_j^c = \min(Y_j, c)$.

$$\liminf \frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n} \geq \liminf \frac{\sum_{i=1}^n Y_i^c}{n} = E(Y_1^c) \rightarrow_{c \rightarrow \infty} \infty. \quad \square$$

Megfordítva, ha most $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n} = c$, akkor

$$\frac{Y_n}{n} = \frac{S_n - S_{n-1}}{n} = \frac{S_n}{n} - \frac{n-1}{n} \frac{S_{n-1}}{n-1} \rightarrow 0.$$

Tehát az $\left\{ \left| \frac{Y_n}{n} \right| \geq 1 \right\}$ független események lim sup-ja nullmértékű. Így

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(|Y_1| \geq n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(|Y_n| \geq n) < \infty.$$

De $E(|Y_1|) \leq \sum_{n=0}^{\infty} P(|Y_1| \geq n) < \infty.$

□

11. előadás — 2020. november 26.

Nagy számok erős törvénye nem azonos eloszlású esetben

Ekkor a számtani közép már nem lesz fordított martingál.

99. Lemma (Kronecker-lemma). Tegyük fel, hogy $\sum_{i=1}^{\infty} a_i$ konvergens, és $0 < q_1 \leq q_2 < \dots, q_n \rightarrow \infty$. Ekkor

$$\frac{1}{q_n} \sum_{i=1}^n a_i q_i \rightarrow 0.$$

Bizonyítás:

Legyen $R_n = \sum_{i=n}^{\infty} a_i$. Ekkor $a_n = R_n - R_{n+1}$.

Legyen $\varepsilon > 0$. Ekkor van olyan N , hogy $n \geq N$ esetén már $|R_n| \leq \varepsilon$.

Ekkor $n > N$ mellett

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n a_i q_i &= \sum_{i=1}^n (R_i - R_{i+1}) q_i = \sum_{i=1}^n R_i q_i - \sum_{i=1}^n R_{i+1} q_i = \\ &= \sum_{i=1}^n R_i q_i - \sum_{i=2}^{n+1} R_i q_{i-1} = R_1 q_1 + \sum_{i=2}^n R_i (q_i - q_{i-1}) + R_{n+1} q_n \end{aligned}$$

Ezért

$$\left| \frac{1}{q_n} \sum_{i=1}^n a_i q_i \right| \leq \frac{|R_1| q_1 + \sum_{i=2}^N |R_i| (q_i - q_{i-1})}{q_n} + \sum_{i=N+1}^n |R_i| \frac{q_i - q_{i-1}}{q_n} + |R_{n+1}|$$

Az első tag nullához tart. a másik kettőben használjuk az $|R_i| \leq \varepsilon$ becslést. Ezért

$$\limsup \left| \frac{1}{q_n} \sum_{i=1}^n a_i q_i \right| \leq 2\varepsilon. \quad \square$$

Speciálisan: ha $q_n = n$, akkor $\sum_i a_i$ konvergenciájából adódik, hogy $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n i a_i \rightarrow 0$.

100. Lemma. Legyen (X_n, \mathcal{F}_n) martingál, melyre $\sum \frac{E(d_n^2)}{n^2} < \infty$, ahol $d_1 = X_1, d_k = X_k - X_{k-1}, k \geq 2$. Ekkor

$$\frac{X_n}{n} \rightarrow 0 \quad \text{1 vsz.-gel.}$$

Bizonyítás:

Legyen $Y_n = \sum_{k=1}^n \frac{d_k}{k}$. Ez is martingál.

Továbbá $E(Y_n^2) = \sum_{k=1}^n \frac{E(d_k^2)}{k^2}$.

Így $\sup E(Y_n^2) < \infty$. Azaz Y_n , $n \rightarrow \infty$ esetén konvergens. (1-valószínűséggel.)

Mivel $X_n = \sum_{k=1}^n k \frac{d_k}{k}$, ezért Kronecker-lemma adja, hogy $\frac{1}{n} X_n \rightarrow 0$. □

101. Következmény. Legyenek Y_1, Y_2, \dots független valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy $\sum_{k=1}^{\infty} \frac{D^2(Y_k)}{k^2} < \infty$. Ekkor

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (Y_k - E(Y_k)) \rightarrow 0 \quad m.m.$$

Bizonyítás:

Legyen $X_n = \sum_{j=1}^n (Y_j - EY_j)$, $\mathcal{F}_n = \sigma(Y_1, \dots, Y_n)$.

Ez martingál. Továbbá $d_j = Y_j - EY_j$, ha $j \geq 2$.

Feltettük, hogy $\sum_{k=2}^{\infty} \frac{E(d_k^2)}{k^2} = \sum_{k=2}^{\infty} \frac{D^2(Y_k)}{k^2} < \infty$. □

Független tagú sorok

102. Tétel. Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy

$$E(X_i) = 0, \quad \text{és} \quad \sum_{n=1}^{\infty} D^2(X_n) < \infty$$

Ekkor

$$\sum X_n \quad 1 \text{ vsz-gel konv.}$$

Bizonyítás:

$S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ martingál az $\mathcal{F}_n = \sigma(X_1, X_2, \dots, X_n)$, $n \geq 1$ σ -algebra sorozatra. Továbbá

$$\sup_n E|S_n| \leq \sup \sqrt{E(S_n^2)} = \sqrt{\sum_{k=1}^{\infty} D^2(X_k)} < \infty.$$

Tehát S_n , $n \rightarrow \infty$ esetén 1 valószínűséggel konvergens.

Következmény

Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy

$$\sum_{n=1}^{\infty} E(X_i), \quad \text{konvergens és} \quad \sum_{n=1}^{\infty} D^2(X_n) < \infty$$

Ekkor

$$\sum X_n \quad 1 \text{ vsz-gel konv.}$$

Bizonyítás: Az előző tétel alapján $\sum_{n=1}^{\infty} (X_n - EX_n)$ konvergens 1-valószínűséggel.

Mivel $\sum_{n=1}^{\infty} E(X_i)$ konvergens, tehát az összegük is konvergens. □

103. Tétel. Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók. Tegyük fel, hogy

$$E(X_i) = 0, \quad \text{és} \quad |X_i| < c.$$

Ekkor

$$\sum X_n \text{ 1 vsz-gel konv.} \Leftrightarrow \sum D^2(X_n) < \infty.$$

Az \Rightarrow irány bizonyításához az alábbi egyenlőtlenség szükséges.

104. Lemma. Legyenek X_1, X_2, \dots, X_n független valószínűségi változók, melyekre $E(X_i) = 0$, és alkalmas c esetén $|X_i| < c$ teljesül. Legyen $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$. Ekkor $0 < d < \infty$ esetén

$$E(S_n)^2 \leq d^2 + \frac{P(\max_{k=1}^n |S_k| \geq d)}{P(\max_{k=1}^n |S_k| < d)} (c + d)^2.$$

Bizonyítás: (Lemma) Legyen $\nu = \begin{cases} \min \{k \mid |S_k| \geq d\}, & \text{ha } \max_{1 \leq k \leq n} |S_k| \geq d \\ n + 1, & \text{egyébként.} \end{cases}$

Ekkor

$$\begin{aligned} E(S_n^2) &= E(S_n^2 \chi_{\{\nu \leq n\}}) + E(S_n^2 \chi_{\{\nu > n\}}) = \sum_{k=1}^n E(S_n^2 \chi_{\{\nu=k\}}) + E(S_n^2 \chi_{\{\nu > n\}}) = \\ &= \sum_{k=1}^n E((S_n - S_k)^2 \chi_{\{\nu=k\}}) + \sum_{k=1}^n E(S_k^2 \chi_{\{\nu=k\}}) + \sum_{k=1}^n 2E((S_n - S_k)S_k \chi_{\{\nu=k\}}) + E(S_n^2 \chi_{\{\nu > n\}}) = \\ &= \sum_{k=1}^n E((S_n - S_k)^2) P(\nu = k) + \sum_{k=1}^n E(S_k^2 \chi_{\{\nu=k\}}) + \sum_{k=1}^n 2E(S_n - S_k)E(S_k \chi_{\{\nu=k\}}) + E(S_n^2 \chi_{\{\nu > n\}}). \end{aligned}$$

mivel $S_n - S_k$ és $S_k \chi_{\{\nu=k\}}$ függetlenek.

$$E(S_n - S_k) = 0.$$

A $\{\nu = k\}$ eseményen $|S_k| \leq c + d$.

Továbbá $E((S_n - S_k)^2) \leq ES_n^2$, végül a $\{\nu > n\}$ eseményen $|S_n| \leq d$.

Ezért

$$E(S_n^2) \leq E(S_n^2)P(\nu \leq n) + (c + d)^2 P(\nu \leq n) + d^2 P(\nu > n)$$

Átrendezve

$$E(S_n^2) (1 - P(\nu \leq n)) \leq (c + d)^2 P(\nu \leq n) + d^2 P(\nu > n)$$

Átosztva

$$E(S_n^2) \leq d^2 + \frac{(c + d)^2 P(\nu \leq n)}{P(\nu > n)}. \quad \square$$

A tétel bizonyítása:

Ha $\sum X_n$ 1 valószínűséggel konvergens, akkor tehát $\lim_{n \rightarrow \infty} S_n$ határérték 1 valószínűséggel létezik, tehát

$$P\left(\sup_n |S_n| < \infty\right) = 1.$$

Ezért létezik olyan $0 < d < \infty$ szám, hogy $P(\sup_n |S_n| < d) > 0$.

Ekkor $P(\max_{k=1}^n |S_k| < d) \xrightarrow{>} P(\sup_n |S_n| < d)$ és $P(\max_{k=1}^n |S_k| \geq d) < P(\sup_n |S_n| \geq d)$.

Ezért

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n D^2(X_k) &= D^2(S_n) = E(S_n^2) \leq d^2 + \frac{P(\max_{k=1}^n |S_k| \geq d)}{P(\max_{k=1}^n |S_k| < d)} (c+d)^2 \leq \\ &\leq d^2 + \frac{P(\sup_j |S_j| \geq d)}{P(\sup_j |S_j| < d)} (c+d)^2 < \infty \end{aligned}$$

Tehát

$$\sum_{k=1}^{\infty} D^2(X_k) < d^2 + \frac{P(\sup_j |S_j| \geq d)}{P(\sup_j |S_j| < d)} (c+d)^2. \quad \square$$

105. Tétel. Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók. Tegyük fel, $|X_n| < c$. Ekkor

$$\sum X_n \quad 1 \text{ vsz-gel konv.} \Leftrightarrow \sum E(X_n) \text{ konvergens, és } \sum D^2(X_n) < \infty.$$

Bizonyítás:

Az \Rightarrow esetet visszavezetjük a nulla várható értékű esetre.

Legyenek Y_1, Y_2, \dots független valószínűségi változók, melyek együttes eloszlása megegyezik az X_1, X_2, \dots sorozat együttes eloszlásával, és egyben független azoktól.

Mivel ugyanaz az együttes eloszlás, ezért $\sum Y_n$ 1-valószínűséggel konvergens.

Legyen $Z_n = X_n - Y_n$, $n \geq 1$. Ezek független valószínűségi változók, melyekre

$$E(Z_n) = 0 \text{ és } D^2(Z_n) = D^2(X_n) + D^2(Y_n) = 2D^2(X_n).$$

Továbbá $|Z_n| \leq 2c$.

Egyben $\sum Z_n$ is konvergens 1-valószínűséggel.

Ezért alkalmazható az előző tétel.

Adódik, hogy $\sum D^2(Z_n) < \infty$. Így $\sum D^2(X_n) < \infty$.

De ekkor $\sum (X_n - E(X_n))$ is 1-valószínűséggel konvergens.

Tehát $\sum E(X_n)$ konvergenciája is adódik.

A visszafele irányt már korábban igazoltuk.

Vajon mindig létezik ilyen „extra” valószínűségi változó sorozat?

Sajnos nem. Ha $\mathcal{A} = \sigma(X_1, X_2, \dots)$, akkor *nincsen* ilyen.

Hogyan menthetők meg a bizonyítás?

A konvergencia csak az együttes eloszlástól függ. Az (Ω, \mathcal{A}, P) hármastól nem.

Ezért vegyük Az (Ω, \mathcal{A}, P) valószínűségi mezőt még egy példányban — legyen ez — (Ξ, \mathcal{G}, Q) ennek elemeit majd θ jelöli, és rajta az eredeti X_1, X_2, \dots sorozattal megegyező együttes eloszlású valószínűségi változó sorozatot — legyenek ezek Y_1, Y_2, \dots .

Ekkor $\sum Y_n$ Q szerint 1-valószínűséggel konvergens.

Legyen most $\tilde{\Omega} = \Omega \times \Xi$, $\tilde{\mathcal{A}} = \mathcal{A} \otimes \mathcal{G}$, $\tilde{P} = P \otimes Q$.

Továbbá $\tilde{X}_n(\omega, \theta) = X_n(\omega)$, $\tilde{Y}_n(\omega, \theta) = Y_n(\theta)$, $n \geq 1$

Ekkor az $\tilde{X}_n, n \geq 1$ és a $\tilde{Y}_n, n \geq 1$ sorozat a \tilde{P} mérték szerint függetlenek egymástól, és \tilde{P} szerint vett eloszlásuk megegyezik az X_1, X_2, \dots sorozat P szerinti eloszlásával.

Legyen $\tilde{Z}_n = \tilde{X}_n - \tilde{Y}_n$.

Így $\sum \tilde{Z}_n$ a \tilde{P} mérték szerint 1-valószínűséggel konvergens.

Továbbá $|\tilde{Z}_n| \leq 2c$, $\tilde{E}(\tilde{Z}_n) = 0$.

Alkalmazhatjuk erre a sorozatra az előző tételt. Adódik, hogy

$$\sum \tilde{D}^2(\tilde{Z}_n) < \infty.$$

$$\text{De } \tilde{D}^2(\tilde{Z}_n) = \tilde{D}^2(\tilde{X}_n) + \tilde{D}^2(\tilde{Y}_n) = D^2(X_n) + D_Q^2(Y_n) = 2D^2(X_n). \quad \square$$

106. Tétel (Kolmogorov-féle 3-sor tétel). *Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók. Tetszőleges $c > 0$ esetén jelölje $X_n^c = X_n \chi_{\{|X_n| \leq c\}}$. Ekkor, ha valamely $c > 0$ esetén*

- $\sum P(|X_n| > c) < \infty$,
- $\sum E(X_n^c)$ konvergens,
- $\sum D^2(X_n^c) < \infty$,

akkor

$$\sum X_n \quad 1 \text{ vsz-gel konvergens.}$$

Megfordítva, ha $\sum X_n$ 1 vsz-gel konvergens, akkor a fenti három sor tetszőleges $c > 0$ esetén konvergens.

Bizonyítás:

Vegyük észre, hogy $\{X_n \neq X_n^c\} = \{|X_n| > c\}$.

Tegyük fel a 3 sor konvergenciáját.

Mivel $\sum P(|X_n| > c) < \infty$, alkalmazható a Borel–Cantelli-lemma. Azaz $P(\limsup \{X_n \neq X_n^c\}) = 0$.

Ezért az

$$\{\omega \mid \text{létezik } N(\omega), \text{ hogy minden } n \geq N(\omega) \text{ esetén } X_n(\omega) = X_n^c(\omega)\}$$

halmaz mértéke 1.

Ezen a halmazon viszont $\sum X_n$ és $\sum X_n^c$ ekvikonvergens.

A második két sor konvergenciája biztosítja $\sum X_n^c$ 1-valószínűségi konvergenciáját.

Tehát $\sum X_n$ 1-valószínűséggel konvergens.

Fordított irány. Tegyük fel, hogy $\sum X_n$ 1-valószínűséggel konvergens.

Legyen $c > 0$.

Adódik, hogy $X_n \rightarrow 0$ 1-valószínűséggel, tehát a $\{|X_n| > c\}$ (független) események közül egy 1-valószínűségű halmazon csak véges sok „következik” be.

Borel–Cantelli-lemma másik változata adja, hogy $\sum P(|X_n| > c) < \infty$.

És mellesleg azt is, hogy $\sum X_n$ és $\sum X_n^c$ egy 1-valószínűségű halmazon ekvikonvergens.

$\sum X_n$ konvergens m.m., ezért tehát $\sum X_n^c$ is az. De $|X_n^c| \leq c$, tehát alkalmazhatjuk az előző tételt.

Ez adja a másik két sor konvergenciáját. \square

Független tagú sor L_p konvergenciája

107. Tétel. *Legyenek X_1, X_2, \dots független valószínűségi változók és $p \geq 1$ rögzített szám. Tegyük fel, hogy $\sum X_n$ 1-valószínűséggel konvergens. Legyen $X = \sum X_n$.*

Ekkor, ha $E|X|^p < \infty$, akkor a konvergencia L_p -ben is teljesül.

Bizonyítás: Ehhez egy segédlemma.

108. Lemma. *Legyen $Y \in L_p$, $\mathcal{F}_1 \subset \mathcal{F}_2 \subset \dots$ monoton növekvő σ -algebra sorozat. $Y_n = E(Y \mid \mathcal{F}_n)$ reguláris martingál.*

Ekkor az Y_n sorozat $n \rightarrow \infty$ esetén L_p -ben is konvergens.

Valóban, a Jensen-egyenlőtlenség adja, hogy $|Y_n|^p = |E(Y | \mathcal{F}_n)|^p \leq E(|Y|^p | \mathcal{F}_n)$. Ez utóbbi egyenletesen integrálható halmaz, tehát $|Y_n|^p, n \geq 1$ is az.

Továbbá $Y_n, n \rightarrow \infty$ esetén 1-valószínűséggel konvergens. Az egyenletes integrálhatóság miatt tehát L_p -ben is az.

Visszatérve a tétel bizonyításához legyen most $\mathcal{F}_n = \sigma(X_1, X_2, \dots, X_n)$. Ekkor $\sum_{k=n+1}^{\infty} X_k$ független \mathcal{F}_n -től. Tehát

$$E(X | \mathcal{F}_n) = \sum_{k=1}^n X_k + E\left(\sum_{k=n+1}^{\infty} X_k\right).$$

Mivel X mérhető az \mathcal{F}_{∞} σ -algebrára, ezért $E(X | \mathcal{F}_n) \rightarrow X$ 1-valószínűséggel.

De $\sum_{k=1}^n X_k \rightarrow X$ szintén 1-valószínűséggel.

Ezért $E\left(\sum_{k=n+1}^{\infty} X_k\right) \rightarrow 0$.

Azonban, $E(X | \mathcal{F}_n) \rightarrow X$ L_p -ben is — a lemma miatt.

Tehát $X_n \rightarrow X$ L_p -ben. □.

Martingálok L_p konvergenciája

109. Tétel. Legyen $(X_n, \mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$ martingál és $p > 1$. Tegyük fel, hogy

$$\sup E(|X_n|^p) < \infty.$$

Ekkor $X_n, n \rightarrow \infty$ esetén L_p -ben is konvergens.

Bizonyítás:

Alkalmazzuk a Doob-maximálegyenlőtlenséget az $|X_n|^p$ szubmartingálra. Ekkor

$$E\left(\sup_{n \geq 1} |X_n|^p\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} E\left(\max_{1 \leq k \leq n} |X_k|^p\right) \leq \left(\frac{p}{p-1}\right)^p \lim_{n \rightarrow \infty} E(|X_n|^p) < \infty.$$

Ezért az $|X_n|^p, n \geq 1$ halmaz egyenletesen integrálható. De egyben 1-valószínűséggel is konvergens.

Tehát L_p -ben is az.

Marcinkiewicz–Zygmund-tétel

Független összegre.

110. Tétel. Legyen $0 < p < 2$ rögzített szám és X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyekre $E(|X_1|^p) < \infty$. Ekkor

$$\sum \left(\frac{X_n}{n^{1/p}} - E(Y_n) \right) \quad 1 - \text{valószínűséggel konvergens},$$

ahol $Y_n = \frac{X_n}{n^{1/p}} \chi_{\{|X_n| < n^{1/p}\}}$.

Bizonyítás:

$$E(|X_1|^p) \geq \sum_{n=1}^{\infty} P(|X_1|^p \geq n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n| \geq n^{1/p}).$$

Ez utóbbiak független események. Tehát

$$P\left(\limsup \left\{ |X_n| \geq n^{1/p} \right\}\right) = 0.$$

Tehát

$$\sum \left(\frac{X_n}{n^{1/p}} - Y_n \right)$$

konvergens.

Tekintsük tehát az $\sum (Y_n - E(Y_n))$ sort.

Megmutatjuk, hogy $\sum E(Y_n^2) < \infty$.

$$\sum_{n=1}^{\infty} E(Y_n^2) = \sum_{n=1}^{\infty} E\left(\frac{X_n^2}{n^{2/p}} \chi_{\{|X_n| < n^{1/p}\}}\right) = \sum_{j=1}^{\infty} E\left(X_1^2 \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_n| < j^{1/p}\}}\right) \sum_{n=j}^{\infty} \frac{1}{n^{2/p}}$$

Becsüljük meg az $\sum_{n=j}^{\infty} \frac{1}{n^{2/p}}$ összeg nagyságát.

Legyen $\alpha < 0$. Az x^α függvény $x > 0$ halmazon konvex, monoton csökkenő. Ezért

$$n^\alpha - (n-1)^\alpha \leq \alpha n^{\alpha-1}.$$

(A $x^{-\alpha}$ függvény abszolút értékben jobban csökken $n-1$ és n között, mint az $x = n$ pontban vett érintője.)
Átrendezve

$$n^{\alpha-1} \leq \frac{1}{\alpha} (n^\alpha - (n-1)^\alpha) = \frac{1}{-\alpha} ((n-1)^\alpha - n^\alpha).$$

Legyen $1 - \alpha = \frac{2}{p} > 1$. Ekkor tehát

$$n^{-2/p} \leq \frac{1}{\frac{2}{p}-1} \left[(n-1)^{1-2/p} - n^{1-2/p} \right].$$

Tehát — leválasztva az első összeadandót —

$$\sum_{n=j}^{\infty} \frac{1}{n^{2/p}} \leq \frac{1}{\frac{2}{p}-1} \frac{1}{j^{\frac{2}{p}-1}} + \frac{1}{j^{2/p}}.$$

Visszahelyettesítve

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} E(Y_n^2) &\leq \sum_{j=1}^{\infty} E\left(X_1^2 \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_n| < j^{1/p}\}}\right) \left(\frac{1}{j^{2/p}} + \frac{1}{\frac{2}{p}-1} \frac{1}{j^{\frac{2}{p}-1}} \right) \leq \\ &\leq \sum_{j=1}^{\infty} E\left(|X_1|^p \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_n| < j^{1/p}\}}\right) j^{\frac{2-p}{p}} \left(\frac{1}{j^{2/p}} + \frac{1}{\frac{2}{p}-1} \frac{1}{j^{\frac{2}{p}-1}} \right) = \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} E\left(|X_1|^p \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_n| < j^{1/p}\}}\right) \left(\frac{1}{j} + \frac{p}{2-p} \right) \leq \\ &\leq \left(1 + \frac{p}{2-p} \right) E(|X_1|^p) < \infty. \end{aligned}$$

Ezért $\sum (Y_n - E(Y_n))$ konvergens 1-valószínűséggel. □

12. előadás — 2020. december 3.

Hiánypótlás:

Legyenek Y, Z független valószínűségi változók, és $p \geq 1$. Tegyük fel, hogy $E|Y + Z|^p < \infty$. Ekkor $E|Y|^p < \infty$, és $E|Z|^p < \infty$.

Valóban

$$E|Y + Z|^p = \int_{\mathbb{R}^2} |y + z|^p dQ_{Y,Z}(y, z) = \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} |y + z|^p dQ_Y(y) dQ_Z(z) = \int_{\mathbb{R}} E(|Y + z|^p) dQ_Z(z)$$

Tehát létezik olyan $z \in \mathbb{R}$, melyre $\|Y + z\|_{L_p}$ véges.

De

$$\|Y\|_{L_p} \leq \|Y + z\|_{L_p} + |z|.$$

□

Kiegészítés:

Megmutattuk tehát, hogy ha X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, és $E(|X_1|^p) < \infty$, ahol $0 < p < 2$, akkor

$$\sum \left(\frac{X_n}{n^{1/p}} - E(Y_n) \right) \text{ 1 - valószínűséggel konvergens,}$$

ahol $Y_n = \frac{X_n}{n^{1/p}} \chi_{\{|X_n| < n^{1/p}\}}$.

Lehet-e valamit mondani a $\sum E(Y_n)$ sor konvergenciájáról?

Állítás

Ha $0 < p < 1$, akkor $\sum E|Y_n| < \infty$.

Ha pedig $1 < p < 2$, és $EX_1 = 0$, akkor $\sum |EY_n| < \infty$.

Bizonyítás: Az első állítás bizonyításának „lelke” ismét az

$$\sum_{n=j}^{\infty} \frac{1}{n^{2/p}} \leq \frac{1}{\frac{2}{p} - 1} \frac{1}{j^{\frac{2}{p}-1}} + \frac{1}{j^{2/p}}.$$

becslés, de most p helyett $2p$ -re alkalmazva.

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} E(|Y_n|) &= \sum_{n=1}^{\infty} E\left(\frac{|X_n|}{n^{1/p}} \chi_{\{|X_n| < n^{1/p}\}}\right) = \sum_{j=1}^{\infty} E\left(|X_1| \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_1| < j^{1/p}\}}\right) \sum_{n=j}^{\infty} \frac{1}{n^{1/p}} \leq \\ &\leq \sum_{j=1}^{\infty} E\left(|X_1| \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_1| < j^{1/p}\}}\right) \left(\frac{1}{j^{1/p}} + \frac{1}{\frac{1}{p} - 1} \frac{1}{j^{\frac{1}{p}-1}}\right) \leq \\ &\leq \sum_{j=1}^{\infty} E\left(|X_1|^p \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_1| < j^{1/p}\}}\right) j^{\frac{1-p}{p}} \left(\frac{1}{j^{1/p}} + \frac{1}{\frac{1}{p} - 1} \frac{1}{j^{\frac{1}{p}-1}}\right) = \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} E\left(|X_1|^p \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_1| < j^{1/p}\}}\right) \left(\frac{1}{j} + \frac{p}{1-p}\right) \leq \\ &\leq \left(1 + \frac{p}{1-p}\right) E(|X_1|^p) < \infty. \end{aligned}$$

Második állítás:

$$E(Y_n) = \frac{1}{n^{1/p}} \int_{\{|X_n| < n^{1/p}\}} X_n dP = -\frac{1}{n^{1/p}} \int_{\{|X_n| \geq n^{1/p}\}} X_n dP = -\sum_{j=n+1}^{\infty} \frac{1}{n^{1/p}} \int_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_n| < j^{1/p}\}} X_n dP$$

kihasználva, hogy $EX_n = 0$.

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} |E(Y_n)| &\leq \sum_{j=2}^{\infty} E \left(|X_1| \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_1| < j^{1/p}\}} \right) \sum_{n=1}^{j-1} \frac{1}{n^{1/p}} \leq \\ &\leq \sum_{j=2}^{\infty} E \left(|X_1| \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_1| < j^{1/p}\}} \right) \int_0^{j-1} x^{-1/p} dx. \end{aligned}$$

Ezért — mivel $1 - 1/p > 0$

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} |E(Y_n)| &\leq \sum_{j=2}^{\infty} E \left(|X_1| \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_1| < j^{1/p}\}} \right) \frac{1}{1 - \frac{1}{p}} (j-1)^{1-\frac{1}{p}} \leq \\ &\leq \sum_{j=2}^{\infty} E \left(|X_1|^p \chi_{\{(j-1)^{1/p} \leq |X_1| < j^{1/p}\}} \right) \frac{1}{(j-1)^{\frac{p-1}{p}}} \frac{1}{1 - \frac{1}{p}} (j-1)^{1-\frac{1}{p}} = \\ &= \frac{p}{p-1} E(|X_1|^p) < \infty. \end{aligned}$$

□

Tehát $0 < p < 1$, illetve $1 < p < 2$ és $E(X_1) = 0$ esetén az $\sum \frac{X_n}{n^{1/p}}$ sor 1-valószínűséggel konvergens.

Az $n^{1/p}$ számsorozat monoton növekedve végtelenhez tart. Kísérreljük meg alkalmazni a Kronecker-lemmát.

Állítás

Legyenek X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, továbbá $0 < p < 2$ rögzített érték. Legyen $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$. Ekkor a következő két állítás ekvivalens:

- Létezik c , hogy $\frac{S_n - nc}{n^{1/p}} \rightarrow 0$ 1-valószínűséggel,
- $E(|X_1|^p)$ véges.

Ekkor $c = \begin{cases} E(X_1), & \text{ha } 1 \leq p < 2 \\ \text{tetszőleges}, & \text{ha } 0 < p < 1. \end{cases}$

Bizonyítás: Tegyük fel az 1-valószínűségű konvergenciát. Ekkor

$$\frac{X_n}{n^{1/p}} = \frac{S_n - nc}{n^{1/p}} - \left(\frac{n-1}{n} \right)^{1/p} \frac{S_{n-1} - nc}{(n-1)^{1/p}} \rightarrow 0.$$

Borel–Cantelli-lemmából $\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_1|^p \geq n) < \infty$, így $E(|X_1|^p)$ véges.

Legyen most $E|X_1|^p$ véges.

Ha $0 < p < 1$, akkor $\sum \frac{X_n}{n^{1/p}}$ 1-valószínűséggel konvergens. Ezért — $q_n = n^{1/p}$ választással — a Kronecker-lemma adja, hogy

$$\frac{1}{n^{1/p}} \sum_{k=1}^n X_k \rightarrow 0.$$

Ha $1 < p < 2$, akkor $X_n - EX_1$ várható értéke már 0. Ismét alkalmazható a Kronecker-lemma:

$$\frac{1}{n^{1/p}} \sum_{k=1}^n (X_k - EX_1) \rightarrow 0.$$

A $p = 1$ eset pedig a Kolmogorov-féle nagy számok erős törvénye.

□

Kiegészítés [Kesten]

X_1, X_2, \dots függetlenek, azonos eloszlásúak. Tegyük fel, hogy $EX_1^+ = EX_1^- = \infty$. Ekkor

$$\lim \frac{S_n}{n} = \infty, \text{ vagy } \lim \frac{S_n}{n} = -\infty, \text{ vagy}$$

$$\limsup \frac{S_n}{n} = \infty \text{ és } \liminf \frac{S_n}{n} = -\infty$$

1-valószínűséggel.

Tétel

Legyen $(X_n, \mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$ martingál. Tegyük fel, hogy

$$E \left(\sup_{n \geq 2} |X_n - X_{n-1}| \right) < \infty.$$

Ekkor $\{\limsup X_n < \infty\} = \{\liminf X_n > -\infty\} = \{X_n \text{ konvergens}\}$

Legyen $0 < c$ és $\tau_c = \inf \{n : X_n > c\}$. Ez megállási idő, ezért $X_{\min(\tau_c, n)}$ is martingál.

Továbbá $EX_{\min(\tau_c, n)}^+ \leq E(c + \sup_{n \geq 2} |X_n - X_{n-1}|) < \infty$.

Ezért $X_{\min(\tau_c, n)}$ konvergens 1-valószínűséggel, ha $n \rightarrow \infty$.

Az $\{\tau_c = \infty\} = \{\sup X_n \leq c\}$ halmazon maga az $X_n, n \geq 1$ sorozat konvergens.

Tehát $\{\limsup X_n < \infty\} \subset \{X_n \text{ konvergens}\}$. De a fordított irányban mindig teljesül.

A $-X_n$ sorozatra alkalmazva kapjuk az állítás másik részét. □

Alkalmazás:

Állítás (Borel–Cantelli-lemma általánosítása)

Legyenek A_1, \dots tetszőleges események. $\mathcal{F}_n = \sigma(A_1, A_2, \dots, A_n)$. Ekkor

$$\limsup A_n = \left\{ \sum_n \chi_{A_n} = \infty \right\} = \left\{ \sum_n P(A_{n+1} | \mathcal{F}_n) = \infty \right\}$$

Bizonyítás:

Legyen $X_n = \sum_{j=2}^n (\chi_{A_j} - P(A_j | \mathcal{F}_{j-1}))$. Ez martingál, korlátos differenciával.

Ahol $X_n, n \geq 2$ konvergens, ott a két sor egyszerre véges illetve egyszerre tart ∞ -hez.

Ahol $X_n, n \geq 2$ divergens, ott $\limsup X_n = \infty$, azaz $\sum_n \chi_{A_n} = \infty$, továbbá $\liminf X_n = -\infty$, tehát ott $\sum_n P(A_{n+1} | \mathcal{F}_n) = \infty$. □

Apróságok martingálokkal**Doob-felbontás**

Legyen $(X_n, \mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$ szubmartingál. Ekkor előáll

$$X_n = M_n + A_n \text{ alakban, ahol } M_n \text{ martingál } 0 \leq A_n \leq A_{n+1} \leq$$

és $A_n \mathcal{F}_{n-1}$ -mérhető.

Bizonyítás:

Legyen $A_1 = 0$, és $A_n = A_{n-1} + E(X_n - X_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1})$

Ez monoton növekvő, és a megfelelő mérhetőség is teljesül.

Továbbá $M_n = X_n - A_n$. Ekkor

$$E(M_n - M_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}) = E(X_n - X_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}) - (A_n - A_{n-1}) = 0.$$

□

Megjegyzés: $A_n, n \geq 1$ ún. *jósolható* folyamat.

Krickeberg-felbontás

Legyen $(X_n, \mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$ martingál, melyre $\sup E|X_n| < \infty$. Ekkor

$$X_n = Y_n - Z_n \text{ ahol } Y_n, n \geq 1 \text{ és } Z_n, n \geq 1 \text{ martingál, } Y_n \geq 0, Z_n \geq 0.$$

Bizonyítás:

Ötlet: $Y_n \geq X_n^+$. Feltételes várható értéket véve: $Y_k \geq E(X_n^+ | \mathcal{F}_k)$.

Legyen $Y_k = \sup_n E(X_n^+ | \mathcal{F}_k) = \lim_n E(X_n^+ | \mathcal{F}_k)$.

Ugyanis X_n^+ szubmartingál, ezért $E(X_{n+1}^+ | \mathcal{F}_k) \geq E(X_n^+ | \mathcal{F}_k)$ és mivel $E(E(X_n^+ | \mathcal{F}_k)) = E(X_n^+) \leq \sup E|X_n| < \infty$, ezért Y_k véges várható értékű lesz.

$E(Y_{k+1} | \mathcal{F}_k) = \lim_n E(E(X_n^+ | \mathcal{F}_{k+1}) | \mathcal{F}_k) = Y_k$. Azaz martingál.

Ekkor $Z_k = Y_k - X_k = \lim E(X_n^+ | \mathcal{F}_k) - X_k = \lim E(X_n^+ - X_n | \mathcal{F}_k) =$
 $= \lim E(X_n^- | \mathcal{F}_k) \geq 0.$ □

Ez a két felbontás másik lehetőséget ad a martingál konvergencia tétel bizonyítására.

Ennek vázlata a következő lehetne:

1. Első lépésként nemnegatív, **L_2 -ben korlátos szubmartingál** konvergenciáját igazolni a **Doob-féle maximumalegyenlőtlenség** segítségével.
2. Majd **nemnegatív martingálok** konvergenciáját, kihasználva azt, hogy az e^{-x} függvénybe behelyettesítve korlátos szubmartingált kapunk.
3. Végül a Krickeberg-felbontással **L_1 -ben korlátos martingálok** konvergenciája megmutatható.
4. A Doob-felbontás segít visszavezetni szubmartingálok konvergenciáját a martingálokéra.

Martingál-tulajdonság kiterjesztése megállási időkre

Megállási időhöz tartozó σ -algebra

Legyen $\mathcal{F}_1 \subset \mathcal{F}_2 \subset \dots$ adott σ -algebra sorozat, $\mathcal{F}_\infty = \sigma(\cup_n \mathcal{F}_n)$, $\tau : \Omega \rightarrow \{1, 2, \dots\} \cup \{\infty\}$ megállási idő.

Ekkor

$$\mathcal{F}_\tau = \{A \in \mathcal{F}_\infty \mid A \cap \{\tau = n\} \in \mathcal{F}_n, n \geq 1\}$$

Azaz a $\{\tau = n\} \in \mathcal{F}_n$ eseményen éppen \mathcal{F}_n .

Állítás

Legyen $X \in L_1$. Ekkor

$$E(X | \mathcal{F}_\tau) = \sum_{n=1}^{\infty} E(X | \mathcal{F}_n) \chi_{\{\tau=n\}} + E(X | \mathcal{F}_\infty) \chi_{\{\tau=\infty\}}$$

Megmutatjuk, hogy a jobboldal megfelel X feltételes várható értékének.

Mivel $E(X | \mathcal{F}_n)$ mérhető az \mathcal{F}_n σ -algebrára, ezért a jobboldal \mathcal{F}_τ -mérhető.

Legyen most $A \in \mathcal{F}_\tau$. Ekkor

$$\begin{aligned} \int_A \left(\sum_{n=1}^{\infty} E(X | \mathcal{F}_n) \chi_{\{\tau=n\}} + E(X | \mathcal{F}_\infty) \chi_{\{\tau=\infty\}} \right) dP &= \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} \int_{A \cap \{\tau=n\}} E(X | \mathcal{F}_n) dP + \int_{A \cap \{\tau=\infty\}} E(X | \mathcal{F}_\infty) dP = \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} \int_{A \cap \{\tau=n\}} X dP + \int_{A \cap \{\tau=\infty\}} X dP = \int_A X dP. \quad \square \end{aligned}$$

Legyen most $(X_n, \mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$ martingál és $1 \leq \tau \leq \nu$ két megállási idő. Igaz-e hogy $E(X_\nu | \mathcal{F}_\tau) = X_\tau$?
Azaz, a martingál tulajdonság kiterjeszthető-e tetszőleges megállási időkre?

Ez nem igaz.

Vegyük pl. a szimmetrikus bolyongásban a $\nu = \inf \{n | S_n = 1\}$ megállási időt.

Ekkor $E(S_\nu) = 1$, de $E(S_n) = 0$.

Állítás

Legyen $(X_n, \mathcal{F}_n)_{n \geq 1}$ martingál és $1 \leq \tau \leq \nu \leq M < \infty$ két **korlátos** megállási idő.

Ekkor

$$E(X_\nu | \mathcal{F}_\tau) = X_\tau.$$

Először megmutatjuk, hogy $E(X_\nu | \mathcal{F}_n) = X_{\min(\nu, n)}$.

Indukcióval: Tudjuk, hogy $\nu \leq M$.

Ezért $\{\nu \leq M-1\}$ és $\{\nu = M\} \in \mathcal{F}_{M-1}$. Ekkor

$$\begin{aligned} E(X_\nu | \mathcal{F}_{M-1}) &= E(X_\nu \chi_{\{\nu=M\}} + X_\nu \chi_{\{\nu \leq M-1\}} | \mathcal{F}_{M-1}) = \\ &= \chi_{\{\nu=M\}} E(X_M | \mathcal{F}_{M-1}) + X_\nu \chi_{\{\nu \leq M-1\}} = \\ &= \chi_{\{\nu=M\}} X_{M-1} + X_\nu \chi_{\{\nu \leq M-1\}} = X_{\min(\nu, M-1)}, \end{aligned}$$

kihasználva martingáltulajdonságot, és hogy $X_\nu \chi_{\{\nu \leq M-1\}}$ mérhető az \mathcal{F}_{M-1} σ -algebrára.

Most viszont $\nu' = \min(\nu, M-1) \leq M-1$. Eerre alkalmazható ismét az előző gondolatmenet. Adódik, hogy $E(X_\nu | \mathcal{F}_{M-2}) = X_{\min(\nu, M-2)}$. És így tovább.

$$E(X_\nu | \mathcal{F}_\tau) = \sum_{n=1}^M E(X_\nu | \mathcal{F}_n) \chi_{\{\tau=n\}} = \sum_{n=1}^M X_{\min(\nu, n)} \chi_{\{\tau=n\}} = X_\tau. \quad \square$$

Optimális megállítási

Legyen X_0, X_1, \dots, X_n valószínűségi változó sorozat, $E(X_k)$ véges, $\mathcal{F}_0 \subset \mathcal{F}_1 \subset \dots \subset \mathcal{F}_n$ σ -algebrák, ahol X_k \mathcal{F}_k -mérhető, $0 \leq k \leq n$. Keresendő olyan τ megállási idő, melyre $E(X_\tau)$ maximális.

Konstrukció:

Legyen $Z_n = X_n$, és $Z_k = \max(X_k, E(Z_{k+1} | \mathcal{F}_k))$, $0 \leq k \leq n-1$.

Ekkor $\tau = \min \{k | X_k = Z_k\}$ optimális.

Igazolás: $E(Z_{k+1} | \mathcal{F}_k) \leq Z_k$, azaz $Z_k, 1 \leq k \leq n$ szupermartingál. Továbbá $Z_k \geq X_k$, azaz majoráló szupermartingál.

Ezért tetszőleges ν megállási idő esetén

$$E(X_\nu) \leq E(Z_\nu) \leq E(Z_0).$$

Azonban $Z_{\min(\tau,k)}$, $0 \leq k \leq n$ martingál. Valóban: $E(Z_{\min(\tau,(k+1))} | \mathcal{F}_k) = E(Z_\tau \chi_{\{\tau \leq k\}} + Z_{k+1} \chi_{\{\tau > k\}} | \mathcal{F}_k) = Z_\tau \chi_{\{\tau \leq k\}} + Z_k \chi_{\{\tau > k\}} = Z_{\min(\tau,k)}$.

Ezért

$$E(X_\tau) = E(Z_\tau) = E(Z_0). \quad \square$$

13. előadás — 2020. december 10.

Feltételes valószínűség

A feltételes valószínűségre a σ -additivitásból a következő marad meg:

$$\sum_{i=1}^{\infty} P(A_i | \mathcal{F}) = P(A | \mathcal{F}) \quad \text{m.m.},$$

tetszőleges A_1, A_2, \dots diszjunkt események esetén, ahol $A = \cup A_i$.

111. Definíció (Feltételes valószínűség reguláris változata). Legyenek $\mathcal{A}_1, \mathcal{F} \subset \mathcal{A}$ rész σ -algebrák. Az \mathcal{A}_1 σ -algebra \mathcal{F} -re vonatkozó feltételes valószínűségének reguláris változata a következő tulajdonságokkal rendelkező

$$P(A, \omega) \in \mathbb{R} \quad A \in \mathcal{A}_1, \omega \in \Omega$$

függvény:

- (1) $P(A, \omega)$ rögzített ω esetén vsz-i mérték \mathcal{A}_1 -en, (Jel.: P_ω)
- (2) Rögzített $A \in \mathcal{A}_1$ esetén \mathcal{F} -mérhető
- (3) $\int_B P(A, \omega) dP(\omega) = \int_B \chi_A dP = P(A \cap B)$, midőn $B \in \mathcal{F}$.

Állítás

Ha létezik reguláris változat, akkor tetszőleges véges várható értékű, \mathcal{A}_1 mérhető X valószínűségi változó esetén

$$E(X | \mathcal{F})(\omega) = \int_{\Omega} X dP_\omega, \quad P \text{ m.m. } \omega \text{ esetén.}$$

Bizonyítás: Ha $X = \chi_A$, akkor $\int X dP_\omega = P(A, \omega)$, tehát a (3) tulajdonság éppen a fenti összefüggést jelenti.

Továbbá X -ben mindkét oldal lineáris, így lineáris kombinációra is kiterjeszthető az azonosság.

A feltételes várható értékre is teljesül a monoton konvergencia tétel, tehát $X \geq 0$ esetére is öröklődik az egyenlőség.

Végezetül: $X = X^+ - X^-$. \square

Megjegyzés. Megmutatható, hogy ha Ω teljes, szeparábilis metrikus tér, \mathcal{A} a Borel-halmazok σ -algebrája, akkor tetszőleges \mathcal{F} esetén létezik reguláris változat.

Speciális eset

112. Definíció. Legyen $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ valószínűségi változó. Ekkor a $Q_X(B, \omega)$ a feltételes eloszlás reguláris változata, ha

- rögzített ω esetén $B \in \mathcal{B}_n$ szerint vsz. mérték;
- rögzített $B \in \mathcal{B}_n$ esetén ω szerint \mathcal{F} -mérhető;

- $P(X \in B | \mathcal{F})(\omega) = Q_X(B, \omega) \quad P - m.m..$

Megjegyzés: Ez lényegében azt az esetet jelenti, amikor $\mathcal{A}_1 = \sigma(X)$. Ugyanis ekkor $A \in \mathcal{A}_1$ esetén létezik $B \in \mathcal{B}$, hogy $A = X^{-1}(B)$. Legyen tehát

$$P(A, \omega) = Q_X(B, \omega).$$

Ez a feltételes valószínűség reguláris változata mindhárom tulajdonságával rendelkezik.

Mivel vektorértékű valószínűségi változó esetén az eloszlás és az eloszlásfüggvény meghatározzák egymást, ezért elég a feltételes eloszlásfüggvény reguláris változatát vizsgálni.

113. Definíció (Feltételes eloszlásfüggvény reguláris változata). *A valós értékű X valószínűségi változó feltételes eloszlásfüggvényének reguláris változata az $F(x, \omega)$ függvény, ha*

- $F(x, \omega)$ rögzített $x \in \mathbb{R}$ esetén \mathcal{F} mérhető,
- rögzített $\omega \in \Omega$ esetén x szerint eloszlásfüggvény,
- $\int_B F(x, \omega) dP = \int_B \chi_{\{X < x\}} dP$ tetszőleges $B \in \mathcal{F}$ esetén.

114. Tétel (Doob). *Tetszőleges X vektorértékű valószínűségi változó esetén létezik a feltételes eloszlásfüggvény reguláris változata.*

Bizonyítás: Csak $n = 1$ esetén. (Az általános eset hasonlóan megy.)

Minden rögzített $x \in \mathbb{Q}$ esetén vegyük a $P(X < x | \mathcal{F})$ egy változatát. (Nullmértékű szabadságunk van.)

Jelölje ezt $F(x, \omega)$.

Rögzített ω mellett ez nem feltétlen monoton növekvő x -ben. De $x < y$ esetén

$$P(X < x | \mathcal{F}) \leq P(X < y | \mathcal{F}), \quad 1\text{-valószínűséggel}.$$

Legyen tehát $x < y$, $x, y \in \mathbb{Q}$ esetén

$$N_{x,y} = \{\omega \mid F(x, \omega) > F(y, \omega)\}. \quad \text{Ekkor } P(N_{x,y}) = 0.$$

Legyen $N_{\text{mon}} = \bigcup_{x,y \in \mathbb{Q}, x < y} N_{x,y}$. $P(N_{\text{mon}}) = 0$.

Balról folytonosság: (a racionális számokon). $\omega \notin N_{\text{mon}}$ esetén már monoton növekvő. Legyen $x \in \mathbb{Q}$ esetén

$$N_x = \left\{ \omega \notin N_{\text{mon}} \mid F(x, \omega) > \lim_{y \nearrow x, y \in \mathbb{Q}} F(y, \omega) \right\}$$

A feltételes várható értékre általánosított monoton konvergencia tétel adja, hogy $P(N_x) = 0$. Legyen $N_b = \bigcup_{x \in \mathbb{Q}} N_x$. Ekkor $P(N_{\text{mon}} \cup N_b) = 0$.

Hasonlóan

$$N_\infty = \left\{ \omega \notin N_{\text{mon}} \mid \lim_{x \rightarrow \infty, x \in \mathbb{Q}} F(x, \omega) \neq 1 \right\}$$

Illetve

$$N_{-\infty} = \left\{ \omega \notin N_{\text{mon}} \mid \lim_{x \rightarrow -\infty, x \in \mathbb{Q}} F(x, \omega) \neq 0 \right\}$$

Ekkor $P(N_\infty) = 0$ és $P(N_{-\infty}) = 0$

Legyen végül $N = N_{\text{mon}} \cup N_b \cup N_\infty \cup N_{-\infty}$.

Erre is teljesül, hogy $P(N) = 0$.

Vegyük észre, hogy $\omega \notin N$ esetén a racionális számokon az $F(x, \omega)$ függvénycsalád rendelkezik (x -ben) az eloszlásfüggvény összes tulajdonságával.

Kiterjesztjük: Legyen

$$F(x, \omega) = \begin{cases} \lim_{r \nearrow x, r \in \mathbb{Q}} F(r, \omega), & \text{ha } \omega \notin N, \\ F_X(x), & \text{ha } \omega \in N. \end{cases}$$

Ez jó, mert \mathcal{F} -mérhető ω -ban, eloszlásfüggvény x -ben és az $\int_B F(x, \omega) dP = \int_B \chi_{\{X < x\}} dP$ tetszőleges $B \in \mathcal{F}$ esetén teljesül minden $x \in \mathbb{Q}$ esetén (csak nullmértékű halmazon módosítottunk), és $r \nearrow x$, $r \in \mathbb{Q}$ esetén mindkét integrálra alkalmazható a monoton konvergencia tétel. \square

115. Következmény (Doob). *A fenti tétel feltételei mellett létezik a feltételes eloszlásnak reguláris változata.*

Kolmogorov 3-sor tétel újabb alkalmazása

Legyen X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyek közös eloszlása nem elfajult, $a_n \neq 0$, $n \geq 1$ tetszőleges számsorozat. Ekkor

$$\sum_n a_n X_n \text{ konvergens} \implies \sum_n a_n^2 < \infty.$$

Bizonyítás: Ekkor $a_n X_n \rightarrow 0$ 1-valószínűséggel, így $\varepsilon > 0$ esetén $P(|a_n X_n| \geq \varepsilon) \rightarrow 0$. Azonos eloszlásúak, ezért $P(|a_n X_1| \geq \varepsilon) \rightarrow 0$, tehát $|a_n| \rightarrow 0$. A 3-sor tétel adja, hogy

$$\sum D^2(a_n X_n \chi_{\{|a_n X_n| \leq 1\}}) = \sum a_n^2 D^2(X_n \chi_{\{|a_n X_n| \leq 1\}}) < \infty$$

Ha $\inf D^2(X_n \chi_{\{|a_n X_n| \leq 1\}}) > 0$, akkor $\sum a_n^2 < \infty$.

Tegyük fel, hogy létezik olyan $n_j, j \geq 1$ részsorozat, melyre

$$\lim_{j \rightarrow \infty} D^2(X_{n_j} \chi_{\{|a_{n_j} X_{n_j}| \leq 1\}}) \rightarrow 0.$$

Megmutatjuk, hogy ez ellentmondásra vezet.

Legyen $b_j = E(X_{n_j} \chi_{\{|a_{n_j} X_{n_j}| \leq 1\}})$. Adódik, hogy $X_{n_j} \chi_{\{|a_{n_j} X_{n_j}| \leq 1\}} - b_j \rightarrow 0$ sztochasztikusan.

Legyen $\delta > 0$. Ekkor elég nagy j esetén (azonos eloszlásúak):

$$P(|X_1 \chi_{\{|a_{n_j} X_1| \leq 1\}} - b_j| > \epsilon) < \delta.$$

De

$$\left\{ |X_1 \chi_{\{|a_{n_j} X_1| \leq 1\}} - b_j| > \epsilon \right\} \supset \{|X_1 - b_j| > \epsilon\} \cap \left\{ |X_1| \leq \frac{1}{a_{n_j}} \right\}$$

Elég nagy j esetén tehát $P(|X_1 - b_j| > \epsilon) < 2\delta$, így $X_1 - b_j \rightarrow 0$ sztochasztikusan. Tehát $b_j, j \rightarrow \infty$ esetén konvergens: $b = \lim b_j$ és $X_1 = b$ 1-valószínűséggel.

De feltettük, hogy X_1 eloszlása nem elfajult eloszlás. \square