

Valszám tételek 2017.

Kidolgozta: Weber Áron

2017. december 17.

## Tartalomjegyzék

<b>A. Az A tételsor tételei</b>	<b>2</b>
A.1. Eseménytér, $\sigma$ -algebra . . . . .	2
A.2. Diszkrét valószínűségi változó eloszlása, eloszlásfüggvény (skalár eset) . . . . .	2
A.3. Függetlenség, feltételes valószínűség, teljes valószínűség tétele, Bayes-tétel . . . . .	2
A.4. Binomiális és Poisson-eloszlás . . . . .	4
A.5. Geometriai és hipergeometriai eloszlás . . . . .	4
A.6. Diszkrét eloszlású valószínűségi változó várható értéke . . . . .	5
A.7. Valószínűségi változó eloszlása, folytonos eloszlású valószínűségi változók, sűrűségfüggvény . . . . .	6
A.8. Várható érték folytonos valószínűségi változó esetén, exponenciális eloszlás és várható értéke . . . . .	7
A.9. Normális és standard normális eloszlás . . . . .	9
A.10. Szórás és kiszámítása. Csebisev egyenlőtlenség. . . . .	9
<b>B. A B tételsor tételei</b>	<b>10</b>
B.1. Mérhető terek . . . . .	10
B.2. Diszkrét valószínűségi változó várható értéke integrálként . . . . .	11
B.3. Lebesgue mérték, mértékek abszolút folytonossága és szingularitása, Radon-Nikodym tétel . . . . .	12
B.4. Független valószínűségi változók . . . . .	13
B.5. Vektorértékű valószínűségi változók . . . . .	14
B.6. Kovariancia, korreláció . . . . .	15
B.7. Valószínűségi változók transzformáltjai . . . . .	16
B.8. Feltételes eloszlás . . . . .	17
B.9. $L^p$ -terek . . . . .	18
B.10. Statisztika . . . . .	20

## A. Az A tételsor tételei

### A.1. Eseménytér, $\sigma$ -algebra

**A.1.1. Definíció.** (Eseménytér) Adott  $\Omega$  nemüres halmaz, ennek részhalmazai az események.

**A.1.2. Definíció.** ( $\sigma$ -algebra) Adott  $\mathcal{F}$ , mely  $\Omega$  részhalmazainak egy rendszere,  $\sigma$ -algebra, ha:

- tartalmazza  $\Omega$ -t ( $\Omega \in \mathcal{F}$ ),
- zárt megszámlálható halmazok uniójára,
- zárt a különbségképzésre.

**Megjegyzés.**  $\mathcal{F}$  elemeit ilyenkor eseményeknek nevezzük.

### A.2. Diszkrét valószínűségi változó eloszlása, eloszlásfüggvény (skalár eset)

**A.2.1. Definíció.** (Diszkrét valószínűségi változó eloszlása) Adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező fölötti  $\xi$  valószínűségi változó eloszlása  $Q_\xi(A) = P(\xi^{-1}(A)) \in \mathbb{R}$ .

**A.2.2. Definíció.** (Valószínűségi változó eloszlásfüggvénye) Adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező, valamint  $\xi: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változó. Ekkor  $\xi$  eloszlásfüggvénye  $F_\xi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  
$$F_\xi(x) = P(\xi < x) = P(\{\omega \in \Omega \mid \xi(\omega) < x\}) = P(\xi^{-1}((-\infty, x))) = Q_\xi((-\infty, x])$$

**A.2.1. Állítás.** (Az eloszlásfüggvény tulajdonságai)

1. Monoton nő, azaz  $\forall x_2 \geq x_1 \in \mathbb{R}$  re  $F_\xi(x_2) \geq F_\xi(x_1)$
2.  $\lim_{x \rightarrow \infty} F_\xi(x) = 1$
3.  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_\xi(x) = 0$
4. Balról folytonos

### A.3. Függetlenség, feltételes valószínűség, teljes valószínűség tétele, Bayes-tétel

**A.3.1. Definíció.** (Valószínűségi változók függetlensége) Adott  $(\mathcal{F}, \Omega, P)$  valószínűségi mező esetén az  $A \in \mathcal{F}$  és  $B \in \mathcal{F}$  események függetlenek, ha

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

**A.3.2. Definíció.** (Feltételes valószínűség) Adott  $B \in \mathcal{F}$  esemény, t.f.h.  $P(B) \neq 0$  Ekkor az  $A \in \mathcal{F}$  esemény feltételes valószínűsége  $B$  szerint

$$P(A \mid B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = P_B(A)$$

**A.3.3. Definíció.** (Független eseményrendszer) Az  $(A_k)_{1 \leq k \leq n}, n \in \mathbb{N}^+$  eseményrendszer független, ha  $\forall A_i, j$ -re  $P(A_i \cap A_j) = P(A_i) \cdot P(A_j)$ , azaz páronként függetlenek. Ekkor

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) = \prod_{k=1}^n P(A_k)$$

**Megjegyzés.** Ez csak szükséges feltétele a függetlenségnek, vagyis ebből a tulajdonságból még nem következik a függetlenség ténye.

**A.3.4. Definíció.** (Teljes eseményrendszer) Az  $(A_k)_{1 \leq k \leq n}, n \in \mathbb{N}^+$  eseményrendszer teljes eseményrendszer, ha  $A_i \cap A_j = \emptyset \ \forall i \neq j$ -re és  $\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega$ , ahol  $\Omega$  az eseménytér.

**A.1. Tétel.** (Teljes valószínűség tétele) Legyen  $(B_k)_{1 \leq k \leq n} n \in \mathbb{N}$  teljes eseményrendszer,  $P(B_k) > 0 \ \forall k$ -ra. Ekkor

$$P(A) = \sum_{k=1}^n P(A \mid B_k) \cdot P(B_k)$$

, ahol  $A$  tetszőleges esemény.

*Bizonyítás.*

$$P(A) = P(A \cap \Omega) = P\left(A \cap \left(\bigcup_{i=1}^n B_i\right)\right) = P\left((A \cap B_1) \cup (A \cap B_2) \cup \dots \cup (A \cap B_n)\right)$$

Mivel az események diszjunktak, ez megegyezik az alábbival:

$$P(A \cap B_1) + P(A \cap B_2) + \dots + P(A \cap B_n) = \sum_{i=1}^n \frac{P(A \mid B_i) \cdot P(B_i)}{P(B_i)} = \sum_{i=1}^n P(A \mid B_i) \cdot P(B_i)$$

□

**A.2. Tétel.** (Bayes-tétel) Tfh.  $B_1, B_2, \dots, B_n$  teljes eseményrendszer, és  $P(B_i) > 0 \ \forall i \in \mathbb{N}$ -re, valamint  $P(A) > 0$ . Ekkor  $\forall k \in \mathbb{N}$ -re

$$P(B_k \mid A) = \frac{P(A \mid B_k) \cdot P(B_k)}{P(A)} = \frac{P(A \mid B_k)}{\sum_{i=1}^n P(A \mid B_i) \cdot P(B_i)}$$

.

*Bizonyítás.*  $P(A \mid B_k) = \frac{P(A \cap B_k)}{P(B_k)}$ , és  $P(B_k \mid A) = \frac{P(B_k \cap A)}{P(A)} = \frac{P(A \cap B_k)}{P(A)}$ . Ebből

$$P(A \mid B_k) \cdot P(B_k) = P(A \cap B_k) = P(B_k \mid A) \cdot P(A) \rightarrow P(B_k \mid A) = \frac{P(A \mid B_k) \cdot P(B_k)}{P(A)}$$

□

## A.4. Binomiális és Poisson-eloszlás

**A.4.1. Definíció.** (Binomiális eloszlású valószínűségi változó) A  $\xi$  val. változó  $(n, p)$  paraméterű binomiális eloszlású, ha  $P(\xi = k) = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}$

**Példa.** Egy adott műtét  $p$  valószínűséggel halálos kimenetelű. Ekkor az  $n$  elvégzett műtét közül halállal végződők száma binomiális eloszlású.

**A.4.1. Állítás.** (Binomiális eloszlású val. vált. eloszlásfüggvénye) Legyen  $F: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , legyen  $n$  és  $p$  rögzítve. Ekkor

$$F(x) := \begin{cases} 0 & \text{ha } x \leq 0 \\ \sum_{m=0}^k \binom{n}{m} p^m (1-p)^{n-m} & \text{ha } k < x \leq k+1, \text{ ahol } 0 \leq k \leq n \\ 1 & \text{ha } x > n \end{cases}$$

**A.4.2. Definíció.** (Poisson-eloszlású valószínűségi változó) A  $\xi$  valószínűségi változó Poisson-eloszlású,  $\lambda$  paraméterrel, ha  $P(\xi = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$   $\lambda \in \mathbb{R}$

**Megjegyzés.** Poisson-eloszlásnál nincs megkötve a maximális száma a vizsgált dolgoknak, végtelen sok elemet vizsgálunk.

**A.4.2. Állítás.** (Poisson- és binomiális eloszlás kapcsolata) A Poisson-eloszlás jól közelíti (sőt, határértéke) a binomiális eloszlást(-nak), ha  $n \rightarrow \infty$ , és  $np = \lambda (\rightarrow p = \frac{\lambda}{n})$  állandó.

*Bizonyítás.*

$$P(\xi = k) = \binom{n}{k} \cdot \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} = \frac{n(n-1)(n-2) \cdot \dots \cdot (n-k+1)}{k!} \cdot \frac{\lambda^k}{n^k} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} =$$

$$\frac{n(n-1) \dots (n-k+1)}{n^k} \cdot \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k}$$

Ennek határértéke

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(n-1) \dots (n-k+1)}{n^k} \cdot \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k}$$

mivel

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{n} \cdot \frac{n-1}{n} \cdot \frac{n-2}{n} \cdot \dots \cdot \frac{n-k+1}{n} = \lim_{n \rightarrow \infty} 1 \cdot \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdot \left(1 - \frac{2}{n}\right) \cdot \dots \cdot \left(1 - \frac{k-1}{n}\right) = 1$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}_{\rightarrow e^{-\lambda}} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k} = e^{-\lambda} \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} = e^{-\lambda} \cdot \frac{\lambda^k}{k!}$$

□

## A.5. Geometriai és hipergeometriai eloszlás

**A.5.1. Definíció.** (Geometriai eloszlású valószínűségi változó) Adott  $\xi$  diszkrét valószínűségi változó  $p$  paraméterezésű geometriai eloszlású, ha  $P(\xi = k) = (1-p)^{k-1} \cdot p$ , ahol  $\Omega = \mathbb{N}$  (a 0 ebben nincs benne),  $k \neq 0$ ,  $P(0) = 0$ .

**Példa.** Cinkelt érmét dobálok, mely  $p$  valószínűséggel landol a fej oldalán. Ekkor ha a valószínűségi változóm azt jelzi, hanyadik dobásra kapok fejet, akkor az  $p$  paraméterű geometriai eloszlású lesz.

**A.3. Tétel.** (Geometriai eloszlás várható értéke) Adott  $\xi$   $p$  paraméterű geometriai eloszlású valószínűségi változó várható értéke  $E(\xi) = \frac{1}{p}$

*Bizonyítás.*

$$E(\xi) = \sum_{j=1}^{\infty} j \cdot p \cdot (1-p)^{j-1} = p \sum_{j=1}^{\infty} j \cdot (1-p)^{j-1}$$

Mivel  $\frac{d}{dx} \frac{1}{1-x} = \frac{d}{dx} \sum_{n=0}^{\infty} x^n \rightarrow \frac{1}{(1-x)^2} = \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)x^n$ , ha  $|x| < 1$  a hatványsorba fejtés miatt, ezért

$$p \sum_{j=1}^{\infty} j(1-p)^{j-1} = p \frac{1}{(1-(1-p))^2} = p \frac{1}{p^2} = \frac{1}{p}$$

□

**A.5.2. Definíció.** (Hipergeometriai eloszlású valószínűségi változó) Adott  $\xi$  diszkrét valószínűségi változó  $(N, K, n)$  paraméterezésű hipergeometriai eloszlású valószínűségi változó, ha  $K \leq n \leq N$ ,  $K, n, N \in \mathbb{N}$  esetén  $P(\xi = k) = \frac{\binom{K}{k} \binom{N-K}{n-k}}{\binom{N}{n}}$ .

**Példa.** Elültetünk  $N$  darab tulipánhagymát,  $K$  darab sárgát és  $N-K$  darab pirosat, ezekből  $n$  darab hajt ki. Ha feltesszük, hogy a piros és sárga hagymák ugyanakkor valószínűséggel hajtanak ki, akkor annak a valószínűsége, hogy pontosan  $k$  darab sárga tulipán lesz a kihajtottak közt, binomiális eloszlású lesz.

## A.6. Diszkrét eloszlású valószínűségi változó várható értéke

**A.6.1. Definíció.** (Várható érték) Legyen  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező,  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változó. Ekkor  $\xi$  várható értéke (ha létezik)

$$E(\xi) := \int_{\Omega} \xi dP$$

**A.6.2. Definíció.** (Várható érték diszkrét esetben) Adott  $\xi$  egy valószínűségi mezőn értelmezett diszkrét eloszlású valószínűségi változó.  $\xi$  várható értéke ekkor (mivel az integrálás egy végtelen összegként is felfogható)

$$E(\xi) = \sum_{n=0}^{\infty} \xi_n P(\xi = x_{i_n})$$

azaz összeadjuk a val. változó összes lehetséges értékének és azok valószínűségének szorzatait.

**A.4. Tétel.** (Binomiális eloszlás várható értéke) Adott  $\xi$   $(n, p)$  paraméterű binomiális valószínűségi változó várható értéke  $E(\xi) = np$

*Bizonyítás.*

$$E(\xi) = \sum_{j=0}^n j \binom{n}{j} p^j (1-p)^{n-j} = \sum_{j=1}^n j \frac{n!}{j!(n-j)!} p^j (1-p)^{n-j} = \sum_{j=1}^n \frac{n!}{(j-1)!(n-j)!} p^j (1-p)^{n-j}$$

Használjuk az alábbi helyettesítést!

$$y := j - 1 \rightarrow j = y + 1, m := n - 1 \rightarrow n = m + 1$$

Ebből ha  $j = 1$ , akkor  $y = 0$  és ha  $j = n$  akkor  $y = m$ , valamint  $n - j = m + 1 - y - 1 = m - y$ . Így

$$\sum_{j=0}^n j = 1 \frac{n!}{(j-n)!(n-j)!} p^j (1-p)^{n-j} = \sum_{y=0}^m \frac{(m+1)!}{y!(m-y)!} p^{y+1} (1-p)^{m-y} = (m+1)p \sum_y \underbrace{\frac{m!}{y!(m-y)!}}_{\binom{m}{y}} p^y (1-p)^{m-y}$$

Vegyük észre, hogy a binomiális tételt kaptuk meg, így a szummában található kifejezés értéke 1. Mivel  $m + 1 = n$ , ezért

$$E(\xi) = (m+1)p \cdot 1 = np$$

□

**A.5. Tétel.** (Poisson-eloszlás várható értéke) Ha  $\xi$  Poisson-eloszlású valószínűségi változó  $\lambda$  paraméterrel, akkor

$$E(\xi) = \lambda$$

*Bizonyítás.*

$$E(\xi) = \sum_{j=0}^{\infty} \xi_j P(\xi = \xi_j) = \sum_{j=0}^{\infty} j \frac{\lambda^j}{j!} e^{-\lambda} = \sum_{j=1}^{\infty} j \frac{\lambda^j}{j!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^{j+1}}{j!} = e^{-\lambda} \cdot \lambda \cdot \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^j}{j!}$$

Mivel  $e^x = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^k}{k!}$ , ezért

$$e^{-\lambda} \cdot \lambda \cdot \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^j}{j!} = e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} \cdot \lambda = \lambda$$

□

## A.7. Valószínűségi változó eloszlása, folytonos eloszlású valószínűségi változók, sűrűségfüggvény

**A.7.1. Definíció.** (Valószínűségi változó eloszlása) Adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező és  $\xi$  valószínűségi változó esetén  $\xi$  eloszlása  $Q_{\xi}(A) = P(\xi^{-1}(A)) \in \mathbb{R}$ , ahol  $A \subset B(\mathbb{R})$ , azaz Borel-halmaz.

**A.6. Tétel.** (Radon-Nikodym-tétel) Adott  $(\Omega, \mathcal{F})$  mérhető tér,  $\mu_1, \nu_1 : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}_+$  mértékek, s  $\mu_1 \ll \nu_1$ . Ekkor  $\exists! f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$  mérhető, és olyan, hogy  $\forall A \in \mathcal{F}$   $\int_A f d\mu_1 = \int_A f d\nu_1 = \int_A \chi_A f d\nu_1$

**A.7.2. Definíció.** (Folytonos eloszlású valószínűségi változó sűrűségfüggvénye) Ha  $\xi$  egy folytonos eloszlású valószínűségi változó, akkor a Radon-Nikodym-tétel alapján  $\exists! f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  mérhető függvény, melyre  $\forall A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}} : Q_{\xi} = \int_A f d\lambda_{\mathbb{R}}$ . Ennek az  $f$  függvénynek a neve sűrűségfüggvény.

**A.7.1. Állítás.** ( $A$  sűrűségfüggvény tulajdonságai)

1.  $f \geq 0$
2.  $\int_{-\infty}^{\infty} f d\lambda_{\mathbb{R}} = \int_{\mathbb{R}} f d\lambda_{\mathbb{R}} = Q(\mathbb{R}) = P(\xi^{-1}(\mathbb{R})) = 1$

**A.7.2. Állítás.** Ha  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  olyan, hogy

- $\exists \int_{\mathbb{R}} f d\lambda$ , és ennek értéke 1
- $f \geq 0$

akkor  $\exists(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező, és  $\xi$  valószínűségi változó, melyekre  $Q_{\xi} \ll \lambda$ , és  $f$   $\xi$  (illetve  $Q_{\xi}$ ) sűrűségfüggvénye.

**A.7.3. Állítás.** (Kapcsolat a sűrűség- és eloszlásfüggvény között) Adott  $\xi$  folytonos valószínűségi változó, és az  $A = ]-\infty; x]$  intervallum. Ekkor  $Q_{\xi}(A) = P(\xi^{-1}(A)) = \int_{-\infty}^x f(t)dt = F_{\xi}(x)$

**A.7.4. Állítás.** (Folytonos valószínűségi változó intervallumba esésének valószínűsége) Adott  $\xi$  folytonos valószínűségi változó esetén

$$\begin{aligned} P(x < \xi < y) &= P(x \leq \xi < y) = P(x < \xi \leq y) = P(x \leq \xi \leq y) = \\ &= F(y) - F(x) = \int_{-\infty}^y f_{\xi}(t)dt - \int_{-\infty}^x f_{\xi}(t)dt = \int_x^y f_{\xi}(t)dt \end{aligned}$$

## A.8. Várható érték folytonos valószínűségi változó esetén, exponenciális eloszlás és várható értéke

**A.8.1. Állítás.** (Adott sűrűségfüggvényű folytonos val. változó várható értéke) Adott  $\xi$  folytonos eloszlású valószínűségi változó, s  $f_{\xi} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  a hozzá tartozó sűrűségfüggvény. Ekkor  $\xi$  várható értéke:

$$E(\xi) = \int_{\Omega} \xi dP \quad \underbrace{=}_{\text{mértéktartás}} \int_{\mathbb{R}} Id_{\mathbb{R}} dQ_{\xi} = \int_{\mathbb{R}} Id_{\mathbb{R}} \frac{dQ_{\xi}}{d\lambda} d\lambda = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{\xi}(x) dx$$

ahol  $\frac{dQ_{\xi}}{d\lambda}$  az ún. Radon-Nikodym-derivált.

**A.8.1. Definíció.** (Exponenciális eloszlás) Legyen  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező,  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változó. Ekkor  $\xi$  exponenciális eloszlású  $\alpha > 0$  paraméterrel, ha folytonos eloszlású, és sűrűségfüggvénye

$$f_{\xi}(x) = \begin{cases} 0 & \text{ha } x \leq 0 \\ \alpha e^{-\alpha x} & \text{egyébként} \end{cases}$$

**A.8.2. Állítás.** Ez valóban egy sűrűségfüggvény.



*Bizonyítás.* 1.  $\alpha e^{-\alpha x} \geq 0$  teljesül

$$2. \int_{-\infty}^{\infty} f_{\xi}(x) dx = \int_0^{\infty} e^{-\alpha x} dx = \lim_{\omega \rightarrow \infty} (-e^{-\alpha x}) \Big|_0^{\omega} = \lim_{\omega \rightarrow \infty} -e^{-\alpha \omega} - (-e^{-\alpha \cdot 0}) = e^0 = 1$$

□

**A.8.3. Állítás.** (Exponenciális eloszlás eloszlásfüggvénye)  $\xi$  exponenciális eloszlású val. változó eloszlásfüggvénye

$$F_{\xi}(x) = \begin{cases} 0 & \text{ha } x \leq 0 \\ 1 - e^{-\alpha x} & \text{ha } x > 0 \end{cases}$$

*Bizonyítás.*

$$F_{\xi}(x) = \int_{-\infty}^x \alpha e^{-\alpha t} dt = \alpha \left( -\frac{1}{\alpha} e^{-\alpha t} \right) \Big|_0^x = -e^{-\alpha x} - (-1) = 1 - e^{-\alpha x}$$

□

**A.8.4. Állítás.** (Örökifjú tulajdonság) Exponenciális eloszlású valószínűségi változóra  $P(\xi \geq x + y \mid \xi \geq x) = P(\xi \geq y)$

*Bizonyítás.*

$$\begin{aligned} P(\xi \geq x + y \mid \xi \geq x) &= \frac{P(x \leq \xi \leq x + y)}{P(\xi \geq x)} = \frac{F_{\xi}(x + y) - F_{\xi}(x)}{1 - F_{\xi}(x)} = \frac{1 - e^{-\alpha(x+y)} - (1 - e^{-\alpha x})}{1 - (1 - e^{-\alpha x})} = \\ &= \frac{e^{-\alpha x} - e^{-\alpha(x+y)}}{e^{-\alpha x}} = 1 - e^{-\alpha y} = F_{\xi}(y) = P(\xi \leq y) \end{aligned}$$

□

**A.8.5. Állítás.** (Exponenciális eloszlású valószínűségi változó várható értéke) Adott  $\xi$   $\alpha$  paraméterű exponenciális eloszlású folytonos val. változó várható értéke

$$E(\xi) = \frac{1}{\alpha}$$

*Bizonyítás.*

$$E(\xi) = \int_{-\inf ty}^{\infty} x f_{\xi}(x) dx = \int_0^{\infty} x \alpha e^{-\alpha x} dx$$

Parciálisan integrálunk,  $g = x, g' = 1, f' = \alpha e^{-\alpha x}, f = -e^{-\alpha x}$ .

$$\int_0^{\infty} x \alpha e^{-\alpha x} dx = (x e^{-\alpha x}) \Big|_0^{\infty} - \int_0^{\infty} (-e^{-\alpha x}) dx = 0 - 0 + \left( \frac{1}{-\alpha} e^{-\alpha x} \right) \Big|_0^{\infty} = 0 - \left( -\frac{1}{\alpha} \right) = \frac{1}{\alpha}$$

□

## A.9. Normális és standard normális eloszlás

**A.9.1. Definíció.** (Normális eloszlású val. változó) Adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező, és  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$   $(m, \sigma)$  paraméterekkel  $(\sigma > 0)$  rendelkező normális eloszlású valószínűségi változó, ha  $\xi$  folytonos eloszlású, és sűrűségfüggvénye  $f_\xi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{(-x-m)^2 \frac{1}{2\sigma^2}}$ .

**A.9.2. Definíció.** (Standard normális eloszlás) Azt mondjuk, hogy  $\xi$  standard normális eloszlású valószínűségi változó, ha  $\xi$  normális eloszlású valószínűségi változó  $(0, 1)$  paraméterekkel, (azaz  $m = 0, \sigma = 1$ ). Ekkor  $f_\xi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$ .

Eloszlásfüggvényét ekkor  $\Phi(x)$  jelöli,  $\Phi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$ .

**A.9.1. Állítás.** (Normális és standard normális eloszlás közti kapcsolat) Ha  $\xi$  normális eloszlású  $(m, \sigma)$  paraméterezéssel, akkor  $F_\xi(x) = \Phi(\frac{x-m}{\sigma})$

Bizonyítás.

$$F_\xi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{\frac{-(t-m)^2}{2\sigma^2}} dt$$

Legyen  $t = \underbrace{m + \sigma z}_y \rightarrow z = \frac{t-m}{\sigma}, dt = \sigma dz \quad t = x \Rightarrow z = \frac{x-m}{\sigma}$

Határok:  $t \rightarrow -\infty \Rightarrow z \rightarrow -\infty$

$$\int_{-\infty}^{\frac{x-m}{\sigma}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2}} \sigma dz = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\frac{x-m}{\sigma}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz = \Phi\left(\frac{x-m}{\sigma}\right)$$

□

## A.10. Szórás és kiszámítása. Csebisev egyenlőtlenség.

**A.10.1. Definíció.** (Szórásnégyzet) Adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező, és  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változó. Tegyük fel, hogy  $\exists E(\xi) < \infty$ . Ekkor  $\xi$  szórása  $\sigma^2(\xi) = E((\xi - E(\xi))^2)$

**A.10.2. Definíció.** (Szórás)  $\xi$  szórása  $\sigma(\xi) = \sqrt{E((\xi - E(\xi))^2)}$

**A.10.1. Állítás.** (Szórásnégyzet kiszámítása)  $\sigma^2(\xi) = E(\xi^2) - E^2(\xi)$

Bizonyítás.

$$\sigma^2(\xi) = E((\xi - E(\xi))(\xi - E(\xi))) = E(\xi^2 - 2E(\xi)\xi + E^2(\xi))$$

Mivel a várható érték egy integrál, ezért lineáris, azaz val. változók összegének várható értéke megegyezik a várható értékek összegével. Így

$$E(\xi^2 - 2E(\xi)\xi + E^2(\xi)) = E(\xi^2) - \underbrace{E(2E(\xi)\xi)}_{2E(\xi)E(\xi)} + E(\underbrace{E^2(\xi)}_{\text{konstans}}) = E(\xi^2) - 2E(\xi) + E^2(\xi) = E(\xi^2) - E^2(\xi)$$

□

**Példa.** Adott egy dobókocka ( $dk$ ),  $k$  db oldallal. Legyen a  $\xi$  valószínűségi változó az, hogy hanyast dobtunk. A  $\xi$  várható értéke:  $E(\xi) = \sum_{i=1}^k i \cdot \frac{1}{k}$ , a  $\xi^2$  várható

$$\begin{aligned} \text{értéke: } E(\xi^2) &= \sum_{i=1}^k i^2 \cdot \frac{1}{k}, E^2(\xi) = \sum_{i=1}^k i^2 \cdot \frac{1}{k^2}. \text{ Ekkor a szórásnégyzet } \sigma^2 = \\ E(\xi^2) - E^2(\xi) &= \sum_{i=1}^k i^2 \cdot \frac{1}{k} - \sum_{i=1}^k i^2 \cdot \frac{1}{k^2} = \sum_{i=1}^k i^2 \cdot \frac{1}{k} - i^2 \cdot \frac{1}{k^2} = \sum_{i=1}^k i^2 \cdot \frac{k-1}{k^2} = \frac{k-1}{k^2} \sum_{i=1}^k i^2 \end{aligned}$$

**A.10.2. Állítás.** (A szórásnégyzet tulajdonságai)

$$1. \sigma^2(\xi) \geq 0$$

*Bizonyítás.* Ez tényleg triviális.  $\square$

$$2. \sigma^2(a\xi + b) = a^2\sigma^2(\xi) \text{ (eltolva a szórást változtatlan)}$$

$$\begin{aligned} \text{Bizonyítás. } E((a\xi + b) - \underbrace{E(a\xi + b)}_{aE(\xi) + E(b)})^2 &= E((a\xi + b - aE(\xi) - b)^2) = E(a(\xi - E(\xi))^2) \\ &= a^2E((\xi - E(\xi))^2) = a^2\sigma^2(\xi) \end{aligned} \quad \square$$

**A.7. Tétel.** (Csebisev-egyenlőtlenség) Adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező, és  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változó, melyre  $\exists E(\xi) < \infty$ . Ekkor

$$P(|\xi - E(\xi)| \geq \epsilon) \leq \frac{\sigma^2(\xi)}{\epsilon^2}$$

, ahol  $\epsilon > 0$  tetszőleges valós szám.

*Bizonyítás.*

$$\{|\xi - E(\xi)| \geq \epsilon\} = \underbrace{\{|\xi - E(\xi)|^2 \geq \epsilon^2\}}_{\geq 0} = \underbrace{\{\xi - E(\xi)\}^2 \geq \epsilon^2}_{> 0}$$

Markov-egyenlőtlenség:  $P(\xi \geq \epsilon) \leq \frac{E(\xi)}{\epsilon}$

Itt ez az alábbi alakot ölti:

$$P(\underbrace{|\xi - E(\xi)|^2}_{\text{Markov } \xi\text{-je}} \geq \epsilon^2) \leq \frac{\overbrace{E(|\xi - E(\xi)|^2)}^{\sigma^2}}{\epsilon^2}$$

$\square$

## B. A B tételsor tételei

### B.1. Mérhető terek

**B.1.1. Definíció.** (Mérhető tér) Az  $(\Omega, \mathcal{F})$  rendezett pár neve mérhető tér, ha  $\Omega$  egy nemüres halmaz, és  $\mathcal{F} \subseteq 2^\Omega$   $\sigma$ -algebra.

**B.1.2. Definíció.** (Függvény mérhetősége) Adott  $(\Omega, \mathcal{F})$  mérhető tér,  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  függvény. Azt mondjuk, hogy  $f$  mérhető, ha  $\forall B \in \underbrace{B(\mathbb{R})}_{\mathbb{R} \text{ fölötti Borel-halmazok}}$

re  $f^{-1}\langle B \rangle \in \mathcal{F}$ , ahol  $f^{-1}\langle B \rangle$  a  $B$  halmaz  $f$  szerint ősképe, azaz  $f^{-1}\langle B \rangle = \{\omega \in \Omega \mid f(\omega) \in B\}$

**Példa.**  $\mathcal{F} = \{\emptyset, \Omega\}$ ,  $f(A) = 0$ ;  $f(B) = 1$

$$B = \{1\} = [0; 1] \cap [1; 2]$$

$f^{-1}\langle B \rangle = B \notin \mathcal{F}$ , de ha  $\mathcal{F} = \{\emptyset, A, B, \Omega\}$ , akkor  $f$  mérhető lesz.

**B.1.3. Definíció.** (Mérték) Adott  $\mu : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$  mérték, ha  $\forall A \in \mathcal{F}$ -re teljesülnek az alábbiak:

1.  $\mu(A) \geq 0$
2.  $\mu(\emptyset) = 0$
3.  $\forall (A_n) \subset \mathcal{F}$  halmazsorozatra, amire  $A_i \cap A_j = \{\emptyset\}, i \neq j$  (azaz elemei páronként diszjunktak) esetén  $\mu(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} \mu(A_i)$  (azaz  $\sigma$ -additív).

**B.1.4. Definíció.** ( $A$ -ra koncentrált Dirac-mérték)

$$\mu_{BA} = \begin{cases} 1 & , \text{ ha } A \in B \\ 0 & \text{ egyébként} \end{cases}$$

**B.1.5. Definíció.** (Valószínűségi mérték) Adott  $(\Omega, \mathcal{F})$  mérhető tér, és  $\mu : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$  mérték, melyre  $\mu(\Omega) = 1$  Ekkor  $\mu$  valószínűségi mérték (valószínűség), s ilyenkor  $P$ -vel jelöljük.

**B.1.1. Állítás.** (Valószínűségi mérték tulajdonságai)  $\forall A, B \in \mathcal{F}$ -re:

1.  $0 \leq P(A) \leq 1$
2.  $A \subseteq B \rightarrow \begin{cases} P(A) \leq P(B) \\ P(B \setminus A) = P(B) - P(A) \end{cases}$
3.  $P(A^c) = 1 - P(A)$ , ahol  $A^c$  az  $A$  komplementere.
4.  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$

**B.1.6. Definíció.** (Valószínűségi mező) Ha  $(\Omega, \mathcal{F})$  mérhető tér, és  $P : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi mérték, akkor  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  neve valószínűségi mező.

**B.1.7. Definíció.** (Valószínűségi változó) Legyen  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező.  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  mérhető függvény neve ekkor valószínűségi változó.

## B.2. Diszkrét valószínűségi változó várható értéke integrálként

**B.2.1. Definíció.** (Indikátorfüggvény) Legyen  $A \in \mathcal{F}$ . Az  $A$  halmaz karakterisztikus (vagy indikátor-) függvénye  $\chi_A(\omega) = \begin{cases} 0 & \text{ha } \omega \in \Omega \setminus A \\ 1 & \text{ha } \omega \in A \end{cases}$

$$\chi_A : \Omega \rightarrow \{0; 1\}$$

**Megjegyzés.** Valószínűségi számításban általában indikátorfüggvénynek nevezzük.

**B.2.2. Definíció.** (Lépcsős függvény) Legyen  $n \in \mathbb{N}^+$ ,  $(\lambda_k)_{1 \leq k \leq n}$  egy  $\mathcal{F}$ -beli halmazrendszer. Ekkor  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  lépcsős függvény, ha  $f(\omega) = \sum_{j=1}^n \lambda_j \chi_{A_j}(\omega)$ , azaz indikátorfüggvények egy lineáris kombinációja.

**Megjegyzés.** A fenti definícióban az  $A$  halmazt az  $f$  függvény generátorhalmazának nevezzük.

**B.2.3. Definíció.** (Lépcsős függvény integrálja) Legyen  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  egy valószínűségi mező,  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  lépcsős függvény, melyre  $f(\omega) = \sum_{j=1}^n \alpha_j \chi_{A_j}(\omega)$ , ahol  $A_i \cap A_j = \{\emptyset\}$ , ha  $i \neq j$ , és  $\alpha_k \in \mathbb{R}$ . Ekkor  $f$   $\Omega$  feletti,  $P$  mérték szerinti integrálja  $\int_{\Omega} f dP = \sum_{j=1}^n \alpha_j P(A_j)$

**B.2.1. Állítás.** Legyen  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^+$  pozitív, korlátos, mérhető függvény. Ekkor  $\exists (f_n)_{n \in \mathbb{N}}$  függvényt sorozat, melyre:

- $\forall n \in \mathbb{N}$ -re  $f_n : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^+$  lépcsős függvény
- $\forall n \in \mathbb{N}$ -re és  $\omega \in \Omega$ -ra  $f_n(\omega) \leq f_{n+1}(\omega)$ , azaz  $(f_n)$  monoton növekvő rögzített  $\omega$  esetén.
- $\forall \omega \in \Omega$ -ra  $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(\omega) = f(\omega)$

**B.2.4. Definíció.** (Várható érték) Legyen  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  egy valószínűségi mező,  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változó (megj.:  $\xi$  mérhető). Ekkor a  $\xi$  várható értéke (ha létezik)  $E(\xi) = \int_{\Omega} \xi dP$

**B.2.2. Állítás.** Ha  $\xi$  valószínűségi változó diszkrét, akkor várható értéke:  $E(\xi) = \sum_{n=0}^{\infty} \xi_n P(\xi = \xi_n)$

**B.1. Tétel.** (Markov-egyenlőtlenség) Adott  $\xi \geq 0$  valószínűségi változó, és  $\epsilon > 0$  tetszőleges valós szám. Ekkor

$$P(\xi \geq \epsilon) \leq \frac{E(\xi)}{\epsilon}$$

*Bizonyítás.*

$$E(\xi) = \int_{\Omega} \xi dP \geq \int_{\{\xi \geq \epsilon\}} \xi dP \geq \int_{\{\xi \geq \epsilon\}} \epsilon dP = \epsilon \int_{\{\xi \geq \epsilon\}} 1 dP = \epsilon P(\xi \geq \epsilon) \rightarrow P(\xi \geq \epsilon) \leq \frac{E(\xi)}{\epsilon}$$

□

### B.3. Lebesgue mérték, mértékek abszolút folytonossága és szingularitása, Radon-Nikodym tétel

**B.3.1. Definíció.** (Lebesgue-féle külső mérték)  $\bar{\lambda}(A) = \inf \left\{ \sum_{n=0}^{\infty} \lambda(I_n) \mid A \subseteq \bigcup_{n=0}^{\infty} I_n, \text{ ahol } I_n \text{ intervallum} \right\}$ , ahol  $\lambda(I_n)$  az  $I_n$  intervallum hossza, és  $A \subseteq \mathbb{R}$

**Megjegyzés.** A felírásban véges sok intervallum is lehet.

**B.3.1. Állítás.** Ha  $A \subseteq \mathbb{R}$  és megszámlálhatóan sok elemet tartalmaz, akkor  $\bar{\lambda}(A) = 0$

**B.3.2. Definíció.** (Mértékek abszolút folytonossága) Ha  $\mu_1, \mu_2 : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$  mértékek, akkor azt mondjuk, hogy  $\mu_1$  abszolút folytonos  $\mu_2$ -re nézve ( $\mu_1 \ll \mu_2$ ), ha  $\forall A \in \mathcal{F}$ -re ha  $\mu_2(A) = 0$ , akkor  $\mu_1(A) = 0$

**B.3.2. Állítás.** Az abszolút folytonosság reflexív és tranzitív reláció.

**B.3.3. Definíció.** (Mértékek szingularitása) Legyenek  $\mu_1, \mu_2 : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$  mértékek. Azt mondjuk, hogy  $\mu_1$  szinguláris  $\mu_2$ -re nézve ( $\mu_1 \perp \mu_2$ ), ha  $\exists \Omega_1, \Omega_2, \Omega_1 \cup \Omega_2 = \Omega, \Omega_1 \cap \Omega_2 = \emptyset$ . Ez akkor igaz, ha  $\mu_1(\Omega_1) = 0$  és  $\mu_2(\Omega_2) = 0$ .

**B.3.3. Állítás.** A szingularitás szimmetrikus reláció.

**B.2. Tétel.** (Radon-Nikodym-tétel) Adott  $(\Omega, \mathcal{F})$  mérhető tér,  $\mu_1, \nu : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}_+$  mértékek, melyekre  $\mu_1 \perp \nu$ . Ekkor  $\exists!$   $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$  mérhető függvény, melyre  $\forall A \in \mathcal{F}$ -re  $\mu_1(A) = \int_A f d\nu = \int_\Omega \chi_A \cdot f d\nu$ .

## B.4. Független valószínűségi változók

**B.4.1. Definíció.** (Halmaz által generált  $\sigma$ -algebra) Adott  $\Omega$  eseménytér,  $\mathcal{H} \subseteq 2^\Omega$ . Ekkor  $\exists$  legszűkebb  $\sigma$ -algebra  $\Omega$  felett, mely tartalmazza  $\mathcal{H}$ -t, s ennek neve a  $\mathcal{H}$  által generált  $\sigma$ -algebra.

**B.4.2. Definíció.** (Valószínűségi változó által generált  $\sigma$ -algebra) Legyen  $\Omega$  eseménytér, és  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  egy valószínűségi változó. Ekkor a  $\xi$  által generált  $\sigma$ -algebra  $(\mathcal{F}_\xi)$  a  $\xi^{-1}(B)$  halmazok által generált  $\sigma$ -algebra, ahol  $B \in B(\mathbb{R})$  Borel-halmaz

**B.4.3. Definíció.** (Valószínűségi változók függetlensége) A  $\xi, \eta : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változók függetlenek, ha  $\forall \mathcal{F}_\xi$ -beli és  $\forall \mathcal{F}_\eta$ -beli eseményrendszerekből vett események függetlenek, azaz  $\forall i, j \in \mathbb{N}$ -re  $A_i$  és  $B_j$  függetlenek.

**B.3. Tétel.** (Független valószínűségi változók szorzatának várható értéke) Adottak  $\xi, \eta$  független valószínűségi változók. Ekkor

$$E(\xi\eta) = E(\xi) \cdot E(\eta)$$

**B.4. Tétel.** (Független valószínűségi változók összegének szórása)  $\xi, \eta$  független valószínűségi változókra

$$\sigma^2(\xi + \eta) = \sigma^2(\xi) + \sigma^2(\eta)$$

*Bizonyítás.* Tudjuk, hogy  $\sigma^2(\xi) = E(\xi^2) - E^2(\xi)$ . Ebből

$$\begin{aligned} \sigma^2(\xi + \eta) &= E((\xi + \eta)^2) - (E(\xi + \eta))^2 = E(\xi^2 + 2\xi\eta + \eta^2) - E(\xi + \eta)E(\xi + \eta) = \\ &= E(\xi^2) + \underbrace{2E(\xi\eta)}_{2E(\xi)E(\eta)} + E(\eta^2) - (E(\xi)E(\xi) + E(\xi)E(\eta) + E(\eta)E(\xi) + E(\eta)E(\eta)) = \\ &= E(\xi^2) - E^2(\xi) + E(\eta^2) - E^2(\eta) + 2E(\xi)E(\eta) - 2E(\xi)E(\eta) = E(\xi^2) - E^2(\xi) + E(\eta^2) - E^2(\eta) = \sigma^2(\xi) + \sigma^2(\eta) \end{aligned}$$

□

**B.4.1. Állítás.** (Független vektorértékű valószínűségi változók együttes eloszlása,

eloszlásfüggvénye) Legyen  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^k$  valószínűségi változó,  $\xi = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \vdots \\ \xi_k \end{pmatrix}$ . Ekkor

az együttes eloszlás:  $Q_\xi = \prod_{i=1}^k Q_{\xi_i}$ , az együttes eloszlásfüggvény adott  $t = \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \\ \vdots \\ t_k \end{pmatrix}$

pontban:  $F(t) = \prod_{j=1}^k F_{\xi_j}(t_j)$ , azaz a marginálisok (peremeloszlások) szorzata (ez szükséges és elégséges feltétele a függetlenségnek).

## B.5. Vektorértékű valószínűségi változók

**B.5.1. Definíció.** (Többdimenziós valószínűségi változó)  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^k$  vek-

torértékű valószínűségi változó, ha  $\xi(\omega) = \begin{pmatrix} \xi_1(\omega) \\ \xi_2(\omega) \\ \vdots \\ \xi_k(\omega) \end{pmatrix}$ , ahol  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_k$  valószínűségi

változók,  $\omega \in \Omega$ ,  $\xi_i \in \mathbb{R}$

**B.5.2. Definíció.** (Vektorértékű valószínűségi változó eloszlásfüggvénye) Adott  $\xi = (\xi_1, \dots, \xi_k)$  valószínűségi változó. Ekkor eloszlásfüggvénye:  $F_\xi : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $F_\xi(t) = P(\xi^{-1}(\prod_{j=1}^k ]-\infty; t_j])$ , ahol  $t \in \mathbb{R}^k$ ,  $t = (t_1, t_2, \dots, t_k)$ , s a produktum alatt halmazok Descartes-szorzatát értjük.

**B.5.1. Állítás.** (Többdimenziós eloszlásfüggvény tulajdonságai) Adott  $F_{\xi^i} : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$  ekkor az alábbi állítások teljesülnek:

- $\lim_{t_i \rightarrow -\infty} F_\xi(t) = 0$ , ahol  $0 < i \leq k$  tetszőleges.
- $\lim_{(t_1, t_2, \dots, t_k) \rightarrow (\infty, \infty, \dots, \infty)} F_\xi(t) = 1$ .
- Minden változóban monoton nő, azaz ha  $x_i^* \leq x_i^{**}$ , akkor  $F_\xi(x_1, \dots, x_i^*, \dots, x_k) \leq F_\xi(x_1, \dots, x_i^{**}, \dots, x_k)$ .
- Minden változóban balról folytonos.
- $\forall \underline{a}, \underline{b} \in \mathbb{R}^k$ -ra ha  $\underline{a} < \underline{b}$  (minden koordinátájában), akkor  $\sum_{\epsilon \in \{0;1\}^k} (-1)^{|\epsilon|} F_\xi(\underline{a}\epsilon + \underline{b}(1-\epsilon))$ , ahol  $\epsilon$  egy nullákból és egyesekből álló vektor,  $|\epsilon|$  pedig a benne levő egyesek száma, s a vektorokat koordinátánként szorozzuk össze egymással.

**B.5.2. Állítás.** (Kétdimenziós valószínűségi változó marginálisai) Adott  $\xi(\eta, \gamma) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^2$  valószínűségi változó, melyre  $Q_{\xi^i} \ll \lambda_{\mathbb{R}^2}$ , azaz folytonos eloszlású, sűrűségfüggvénye pedig  $f_{(\eta, \gamma)}$ . Ekkor a peremsűrűség-függvények:  $f_\eta(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{(\eta, \gamma)}(x, y) dy$ , valamint  $f_\gamma(y) = \int_{\mathbb{R}} f_{(\eta, \gamma)}(x, y) dx$ .

**B.5.3. Állítás.** (Folytonos vektoriális valváltozó marginálisai, független komponens valváltozók esetén) Ha  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_k$  koordináta valószínűségi változók függetlenek, akkor (és csak akkor)  $\prod_{j=1}^k f_{\xi_j}(t_j) = f_\xi(t_1, \dots, t_k)$ , ahol  $f_{\xi_j}$  marginális,  $f_\xi$  az együttes sűrűségfüggvény, és  $t = (t_1, t_2, \dots, t_k) \in \mathbb{R}^k$ .

**B.5.4. Állítás.** (Téglalapba esés valószínűsége, folytonos eset) Adott  $\xi(\eta, \gamma)$  folytonos valószínűségi változó, melynek együttes sűrűségfüggvénye  $f_\xi(x, y)$ , valamint egy  $A \subset \mathbb{R}^2$ ,  $A = I \times J$ ,  $I, J \subset \mathbb{R}$ ,  $I = [x_1, x_2]$ ,  $J = [y_1, y_2]$  téglalap. Ekkor az  $A$  téglalapba esés valószínűsége  $P(\eta \in I, \gamma \in J) = \int_A f_\xi(x, y) d(x, y) = \int_{y_1}^{y_2} \int_{x_1}^{x_2} f_\xi(x, y) dx dy$

## B.6. Kovariancia, korreláció

**B.6.1. Definíció.** (Valószínűségi változók kovarianciája) Legyenek  $\xi$  és  $\eta$  valószínűségi változók, melyekre feltesszük, hogy  $\exists \sigma^2(\xi)$  és  $\sigma^2(\eta)$ . Ekkor  $\xi$  és  $\eta$  kovarianciája a  $\beta = (\xi - E(\xi))(\eta - E(\eta))$  valószínűségi változó várható értéke, azaz  $cov(\xi, \eta) = E((\xi - E(\xi))(\eta - E(\eta)))$ .

**B.6.1. Állítás.** (A kovariancia tulajdonságai)

- $cov(\xi, \xi) = \sigma^2(\xi)$
- $cov(\xi, \eta) = cov(\eta, \xi)$
- $\forall a \in \mathbb{R}$ -re  $cov(a\xi, \eta) = acov(\xi, \eta)$
- $cov(\xi + \eta, \gamma) = cov(\xi, \gamma) + cov(\eta, \gamma)$

**B.6.2. Állítás.**  $cov(\xi, \eta) = E(\xi\eta) - E(\xi)E(\eta)$

*Bizonyítás.*  $E((\xi - E(\xi))(\eta - E(\eta))) = E(\xi\eta - E(\xi)\eta - E(\eta)\xi + E(\xi)E(\eta)) = E(\xi\eta) - E(\xi)E(\eta) - E(\eta)E(\xi) + E(\xi)E(\eta) = E(\xi\eta) - E(\xi)E(\eta)$   $\square$

**B.6.3. Állítás.** Független valószínűségi változók kovarianciája zérus.

*Bizonyítás.*  $\xi, \eta$  függetlenek, ezért  $E(\xi\eta) = E(\xi)E(\eta)$ , ezt a fenti képletbe helyettesítve tényleg 0-t kapunk.  $\square$

**B.6.4. Állítás.** (Diszkrét valószínűségi változók kovarianciája)  $cov(\xi, \eta) = \sum_i \sum_j x_i \cdot y_j (P(\xi = x_i, \eta = y_j)) - (\sum_i x_i P(\xi = x_i)) (\sum_j y_j P(\eta = y_j))$

**B.6.5. Állítás.** (Folytonos valószínűségi változók kovarianciája)  $cov(\xi, \eta) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f_{\xi, \eta}(x, y) dx dy - \int_{-\infty}^{\infty} x f_{\xi}(x) dx \cdot \int_{-\infty}^{\infty} y f_{\eta}(y) dy$

**B.6.2. Definíció.** (Kovarianciamátrix) Adottak  $\xi, \eta$  valószínűségi változók,  $E(\xi^2) < \infty$ ,  $E(\eta^2) < \infty$ . Kovarianciamátrixuk ekkor:

$$\Sigma \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} \sigma^2(\xi) & cov(\xi, \eta) \\ cov(\eta, \xi) & \sigma^2(\eta) \end{bmatrix}$$

**B.6.6. Állítás.** Kovarianciamátrix mindig szimmetrikus és pozitív szemidefinit.

**B.6.3. Definíció.** (Valószínűségi változó standardizáltja) Adott  $\xi$  valószínűségi változó standardizáltja a  $\hat{\xi} = \frac{\xi - E(\xi)}{\sigma(\xi)}$  valószínűségi változó, melyre  $E(\hat{\xi}) = 0$ ,  $\sigma^2(\hat{\xi}) = 1$



**B.6.4. Definíció.** (Valószínűségi változók korrelációja) Adott  $\xi, \eta$  valószínűségi változók korrelációja  $\text{corr}(\xi, \eta) = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{\sigma(\xi)\sigma(\eta)}$ , azaz gyakorlatilag a standardizáltjuk kovarianciája.

**B.6.5. Definíció.**  $\xi$  és  $\eta$  korrelálatlanok, ha kovarianciájuk zérus.

**B.6.7. Állítás.** (A korreláció tulajdonságai)

- $-1 < \text{corr}(\xi, \eta) < 1$
- Ha  $\xi$  és  $\eta$  függetlenek, akkor korrelálatlanok, azaz  $\text{corr}(\xi, \eta) = 0$

## B.7. Valószínűségi változók transzformáltjai

**B.7.1. Állítás.** (Diszkrét valószínűségi változó transzformáltjának eloszlása) Adott a  $\xi$  valószínűségi változó, lehetséges értékei  $x_1, x_2, \dots$ , az ezekhez tartozó valószínűségek  $p_1, p_2, \dots$ , valamint az  $\eta = h(\xi)$  valószínűségi változó, ahol  $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  valós függvény. Ekkor  $\eta$  lehetséges értékei:  $h(x_1), h(x_2), \dots$ , és  $P(\eta = y_k) = \sum_{h(x_i)=y_k} P(\xi = x_i) = \sum_{h(x_i)=y_k} P_i$ , azaz  $\xi$  összes olyan lehetséges értékéhez tartozó valószínűségek összege, melyet a  $h$  függvény az  $\eta$  vizsgált értékébe képez.

**B.7.2. Állítás.** Ha  $h$  szigorú monoton (ezáltal injektív), akkor az  $\eta$   $y_k = h(x_k)$  értékeihez tartozó eloszlás megegyezik a  $\xi$  eloszlásával.

**B.7.3. Állítás.** (Folytonos valószínűségi változó transzformáltjának sűrűségfüggvénye) Tegyük fel, hogy  $h(x)$  szigorú monoton és differenciálható függvény, továbbá hogy  $\xi$  folytonos eloszlású valószínűségi változó, melynek sűrűségfüggvénye  $f(x)$ . Ekkor az  $\eta = h(\xi)$  transzformált valószínűségi változó sűrűségfüggvénye

$$g(y) = f(h^{-1}(y)) \cdot \left| \frac{\partial h^{-1}(y)}{\partial y} \right|$$

*Bizonyítás.* 1. Tegyük fel, hogy  $g$  szigorúan monoton növekvő függvény. Ekkor  $\{\eta < y\} = \{h(\xi) < y\} \stackrel{\text{Szig. mon. nő}}{=} \{\xi < h^{-1}(y)\}$ , valamint

$$\{\eta < y\} = \{\omega \in \Omega \mid \eta(\omega) < y\} = \underbrace{\{\omega \in \Omega \mid h(\xi(\omega)) < y\}}_{\{\omega \in \Omega \mid \xi(\omega) < h^{-1}(y)\}}$$

$\eta$  eloszlásfüggvénye ekkor  $G(y) = P(\eta < y) = P(h(\xi) < y) = P(\xi < h^{-1}(y)) = F(h^{-1}(y))$ , ahol  $F$   $\xi$  eloszlásfüggvénye.

Ebből  $\eta$  sűrűségfüggvénye

$$g(y) = G'(y) = \frac{\partial F(h^{-1}(y))}{\partial y} = f(h^{-1}(y)) \cdot \underbrace{\frac{\partial h^{-1}(y)}{\partial y}}_{>0, \text{ mert } h \text{ szig. mon. nő}}$$

2. Tegyük fel, hogy  $g$  szigorúan monoton fogyó. Ekkor  $\{\eta < y\} = \{h(\xi) < y\} = \{\xi > h^{-1}(y)\}$ , valamint

$$\{\eta < y\} = \{\omega \in \Omega \mid \xi(\omega) > h^{-1}(y)\}$$

$\eta$  eloszlásfüggvénye ekkor  $G(x) = P(\eta < y) = P(h(\xi) > y) =$   
 $P(\xi > h^{-1}(y)) = 1 - P(\xi < h^{-1}(y)) = 1 - F(h^{-1}(y))$

Ebből  $\eta$  sűrűségfüggvénye

$$g(y) = G'(y) = \frac{\partial 1 - F(h^{-1}(y))}{\partial y} = -f(h^{-1}(y)) \cdot \underbrace{\frac{\partial h^{-1}(y)}{\partial y}}_{<0}$$

□

**Példa.** (Lineáris transzformáció)  $\eta = a\xi + b$ ,  $\xi$  sűrűségfüggvénye  $f(x)$ ,  $y = ax + b \Rightarrow x = \frac{y-b}{a}$ ,  $x' = \frac{1}{a}$  Ebből  $\eta$  sűrűségfüggvénye  $g(y) = f(\frac{y-b}{a}) \cdot \frac{1}{|a|}$ .

## B.8. Feltételes eloszlás

**B.8.1. Definíció.** (Feltételes eloszlásfüggvény) Legyen  $\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix}$  egy diszkrét eloszlású vektorértékű valószínűségi változó,  $\xi$  lehetséges értékei  $x_1, x_2, \dots$ ,  $\eta$  lehetséges értékei  $y_1, y_2, \dots$ . A  $\xi$  valószínűségi változó  $y_i < \eta < y_j$  feltétel melletti feltételes eloszlásfüggvénye  $F^*(x \mid y_i < \eta < y_j) = P(\xi < x \mid y_i < \eta < y_j)$ .

**B.8.1. Állítás.** Legyen a  $\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix}$  egy diszkrét eloszlású vektorértékű valószínűségi változó, melynek együttes eloszlásfüggvénye  $F(x, y)$ , és legyen  $\eta$  perem-eloszlásfüggvénye  $F_\eta(y) = \lim_{x \rightarrow \infty} F(x, y)$ .

Ekkor ha feltesszük, hogy  $F_\eta(y_j) \neq F_\eta(y_i)$ , akkor a  $\xi \mid y_i < \eta < y_j$  feltétel melletti feltételes eloszlásfüggvénye az alábbi módon írható fel:

$$F^*(x \mid y_i < \eta < y_j) = \frac{F(x, y_j) - F(x, y_i)}{F_\eta(y_j) - F_\eta(y_i)}$$

*Bizonyítás.* (Vázlat) Tudjuk, hogy  $P(\xi < x_i, y_i < \eta < y_j) = F(x, y_i) - F(x, y_j)$ . Másfelől pedig  $F^*(x \mid y_i < \eta < y_j) = P(\xi < x \mid y_i < \eta < y_j) = \frac{P(\xi < x, y_i < \eta < y_j)}{P(y_i < \eta < y_j)} = \frac{F(x, y_j) - F(x, y_i)}{F_\eta(y_j) - F_\eta(y_i)}$  □

**B.8.2. Definíció.** (Folytonos val. változó feltételes eloszlásfüggvénye) Adottak  $\xi$  és  $\eta$  folytonos valószínűségi változók. A  $\xi \mid \eta = z$  feltétel melletti feltételes eloszlásfüggvénye  $F^*(x \mid \eta = z) = \lim_{h \rightarrow 0} P(\xi < x, z < \eta < z + h)$ , amennyiben ez a határérték létezik.

**B.8.3. Definíció.** (Folytonos valószínűségi változó feltételes sűrűségfüggvénye)  $\xi$  folytonos valószínűségi változónak az  $\eta = z$  feltétel melletti feltételes sűrűségfüggvénye  $f_{\xi|\eta} = \frac{f_{(\xi, \eta)}(x, z)}{f_\eta(z)}$

**B.8.4. Definíció.** (Feltételes várható érték) A  $\xi$  folytonos valószínűségi változó  $\eta = z$  feltétel melletti feltételes várható értéke  $E(\xi \mid \eta = z) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{(\xi, \eta=z)}(x) dx$ .

**B.8.5. Definíció.** (Regressziós függvény) A  $\xi$  val. változó  $\eta$ -ra vonatkoztatott regressziós függvénye az  $r(z) = E(\xi \mid \eta = z)$ .

## B.9. $L^p$ -terek

**B.9.1. Definíció.** (Valószínűségi változók majdnem mindenhol egyenlősége) A  $\xi, \eta : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változók egy valószínűséggel megegyeznek (avagy  $P$  szerint majdnem mindenütt megegyeznek), ha  $P(H) = 1$  egy adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mezőn, ahol  $H = [\xi = \eta] = \{\omega \in \Omega \mid \xi(\omega) = \eta(\omega)\}$ .

**B.9.2. Definíció.** ( $\mathcal{L}_{\mathbb{R}}^p$ ) Legyen  $p \in [1; \infty[$  véges.

$$\text{Ekkor } \mathcal{L}_{\mathbb{R}}^p(\Omega, \mathcal{F}, P) = \left\{ f : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ mérhető, } \int_{\Omega} |f|^p dP < \infty \right\}$$

$$\mathcal{L}^{\infty}(\Omega, \mathcal{F}, P) = \{ f : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ mérhető, s } f \text{ } P \text{ szerint majdnem mindenhol korlátos} \}$$

**B.9.3. Definíció.** (Norma  $\mathcal{L}^p$ -n) Adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező,  $p \in [1; \infty]$ ,  $f \in \mathcal{L}_{\mathbb{R}}^p(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . Ekkor

$$\|f\|_p = \begin{cases} \left( \int_{\Omega} |f|^p dP \right)^{\frac{1}{p}} & \text{ha } p \text{ véges} \\ \sup_{\omega \in \Omega \setminus A} |f(\omega)| & \text{ha } p = \infty, \text{ és } f \text{ } A\text{-n kívül korlátos, valamint } P(A) = 0 \end{cases}$$

**B.9.4. Definíció.** ( $f$  ekvivalenciaosztálya  $p$  szerint)

$$\dot{f} = \{ h : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \mid h \text{ mérhető, és } h=f \text{ } P \text{ szerint majdnem mindenhol} \}$$

**B.9.5. Definíció.** ( $L^p$ -tér)

$$L_{\mathbb{R}}^p(\Omega, \mathcal{F}, P) = \left\{ \dot{f} \mid f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}, f \text{ mérhető, és } \int_{\Omega} |f|^p dP < \infty \right\}$$

**B.9.6. Definíció.** ( $P$  szerint majdnem mindenütt egyenletes konvergencia) Adott  $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$   $L^p$ -beli függvénysorozat  $P$  szerint majdnem mindenütt egyenletesen konvergens, és határértéke az  $f$  függvény, ha  $(f_n - f) \in L^p \forall n$ -re, és  $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - f\|_{\infty} = 0$ .

**B.9.7. Definíció.** (1 valószínűséggel konvergencia) Adott  $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$   $L^p$ -beli függvénysorozat  $P$  szerint majdnem mindenütt konvergens, és határértéke az  $f$  függvény, ha  $\exists A : P(A) = 1$ , és  $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(\omega) = f(\omega) \forall \omega \in A$ -ra.

**B.9.8. Definíció.** ( $L^p$ -ben való konvergencia) Adott  $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$   $L^p$ -beli függvénysorozat  $L^p$ -ben ( $p \in [1; \infty[$ ) konvergens, és határértéke az  $f$  függvény, ha  $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - f\|_p = 0$ .

Adott  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  valószínűségi mező,  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  valószínűségi változó, és  $(\xi_n)_{n \in \mathbb{N}} \subset \Omega$  valószínűségiváltozó-sorozat.

**B.9.9. Definíció.** (Sztokasztikus konvergencia) Azt mondjuk, hogy  $\xi_n$  tart a  $\xi$ -be sztokasztikusan, ha  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\xi_n - \xi| > \epsilon) = 0 \forall \epsilon > 0$ -ra, azaz  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(\{\omega \in \Omega \mid |\xi_n(\omega) - \xi(\omega)| > \epsilon\}) = 0$ .

**B.9.10. Definíció.** (Eloszlásbeli konvergencia) Azt mondjuk, hogy  $\xi_n$  tart a  $\xi$ -be eloszlásában, ha  $\lim_{n \rightarrow \infty} F_{\xi_n}(x) = F_{\xi}(x) \forall x \in \mathbb{R}$ -re, azaz  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(\xi_n < x) = P(\xi < x) \forall x \in \mathbb{R}$ -re, melyekre az  $x \mapsto P(\xi < x)$  hozzárendelés egy folytonos függvény.

**B.9.1. Állítás.** (Összefüggés a konvergenciatípusok közt)

Majdnem mindenütt egyenletes  $\rightarrow \left\{ \begin{array}{l} 1 \text{ valószínűséggeli} \\ L^p\text{-beli} \end{array} \right\} \rightarrow \text{Sztochasztikus}$   
 $\rightarrow \text{Eloszlásbeli}$

*Bizonyítás.* 1. Majdnem mindenütt egyenletes  $\rightarrow L^p$ -beli

Azt kell belátni, hogy  $\|f_n - f\|_p \rightarrow 0 \Leftrightarrow \left( \int_{\Omega} |f_n - f|^p dP \right)^{\frac{1}{p}} \rightarrow 0 \Leftrightarrow \int_{\Omega} |f_n - f|^p dP \rightarrow 0$

$$\|f_n - f\|_{\infty} = \sup |f_n - f|$$

$$|f_n - f| \leq \sup |f_n - f|$$

Ebből  $\int_{\Omega} |f_n - f|^p dP \leq \int_{\Omega} \|f_n - f\|_{\infty}^p dP$ , az egyenlőtlenség jobb oldalában szereplő  $\|f_n - f\|_{\infty}^p$  a feltételeink miatt tart a 0-ba, így az integrál is tart a 0-ba.

Ebből a majoráns kritérium miatt  $\int_{\Omega} |f_n - f|^p dP \rightarrow 0$ .

$$\text{Azaz azt kaptuk, hogy } \int_{\Omega} |f_n - f|^p dP \leq \underbrace{\|f_n - f\|_{\infty}^p}_{\rightarrow 0} \underbrace{\int_{\Omega} 1 dP}_{=1}$$

2. Sztochasztikus  $\rightarrow$  eloszlásbeli

Tudjuk, hogy  $\|\xi_n - \xi\|_p \rightarrow 0$ .

Azt kell belátni, hogy  $P(|\xi_n - \xi| > \epsilon) \rightarrow 0$ .

$\lim_{n \rightarrow \infty} \left( \int_{\Omega} |\xi_n - \xi|^p dP \right)^{\frac{1}{p}} = 0 \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} |\xi_n - \xi|^p dP = 0$ , ami meggyegyezik  $E(|\xi_n - \xi|^p)$ -nel.

Tudjuk továbbá, hogy  $P(|\xi_n - \xi| > \epsilon) = P(|\xi_n - \xi|^p > \epsilon^p)$

Ebből a Markov-egyenlőtlenség alapján  $P(|\xi_n - \xi|^p > \epsilon^p) \leq \frac{E(|\xi_n - \xi|^p)}{\epsilon^p}$

$P(|\xi_n - \xi|^p > \epsilon^p) \leq \frac{\|\xi_n - \xi\|_p^p}{\epsilon^p}$ , amiről tudjuk, hogy tart a 0-ba, így a hányados is.

3. 1 valószínűséggeli  $\rightarrow$  sztochasztikus

Azt kell belátnunk, hogy  $P(\{\omega \in \Omega \mid |\xi_n - \xi| > \epsilon\}) \rightarrow 0$ .

Tegyük fel, hogy  $\exists \epsilon > 0$ , melyre  $P(|\xi_n - \xi| > \epsilon)$  nem tart 0-ba. Emiatt  $\exists \delta > 0$ , melyre  $a_n := P(|\xi_n - \xi| > \epsilon) \geq \delta > 0$  végtelen sok  $n$ -re. Ebből kifolyólag  $\exists (\xi_{k_n})_{n \in \mathbb{N}}$  olyan részsorozat, melyre  $P(\{|\xi_{k_n} - \xi| > \epsilon\}) \geq \delta$ , s ez  $\forall n \in \mathbb{N}$ -re igaz.

Azonban az eredeti feltevésből  $(\xi_n \rightarrow \xi \text{ 1 valószínűséggel})$  adódik, hogy  $\xi_{k_n}$  tart  $\xi$ -be, 1 valószínűséggel.

Így  $\{\omega \in \Omega \mid |\xi_{k_n}| > \epsilon\} \subseteq \{\omega \in \Omega \mid \xi_{k_n}(\omega) \not\rightarrow \xi(\omega)\}$

A jobb oldalon szereplő halmaz mértéke 0, a majdnem mindenütti konvergencia miatt. Azonban feltettük, hogy  $\delta > 0$ , ami a bal oldali halmaz egy mértéke. Ellentmondásra jutottunk, így a feltevésünk, hogy  $\exists \epsilon > 0$ , melyre  $P(|\xi_n - \xi| > \epsilon) \not\rightarrow 0$ .

□

**B.5. Tétel.** (Centrális határeloszlás-tétel) Legyenek  $\xi_1, \xi_2, \dots$  független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyekre  $\sigma^2(\xi_i) < \infty, i \in \mathbb{N}$ . Ekkor

$$\frac{\sum_{j=1}^n \xi_j - nE(\xi_1)}{\sqrt{n}\sigma(\xi_1)} \rightarrow N(0, 1)$$

ahol  $N(0, 1)$  egy standard normális eloszlású valószínűségi változó.

**B.6. Tétel.** (de Moivre-Laplace-tétel) Adottak  $(\xi_j)_{j \in \mathbb{N}}$  valószínűségi változók, melyek függetlenek, lehetséges értékeik  $-1$  és  $1$ , valamint  $P(\xi_j = 1) = P(\xi_j = -1) = \frac{1}{2}$ , továbbá legyen  $S_n = \sum_{j=1}^n \xi_j$ .

Ekkor  $P(\frac{S_n}{\sqrt{n}} < b) \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^b e^{-\frac{t^2}{2}} dt$ , ugyanis  $E(\xi_1) = \frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{2} \cdot (-1) = 0$ ,  $E(\xi_1^2) = \frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{2} \cdot 1 = 1$ ,  $E^2(\xi_1) = 0^2$ , ezért  $\sigma(\xi_1) = \sqrt{E(\xi_1^2) - E^2(\xi_1)} = 1$ .

## B.10. Statisztika

**B.10.1. Definíció.** (Statisztikai függvény/statisztika) Adott  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  mintavételi változók egy függvénye.

**B.10.2. Definíció.** (Középtérték)  $\bar{\xi} = \frac{\sum_{i=1}^n \xi_i}{n}$

**B.10.3. Definíció.** (Empirikus szórás) Az átlagtól való négyzetes eltérések átlagának négyzetgyöke a minta empirikus szórása, azaz

$$\sigma_n = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (\xi_i - \bar{\xi})^2}{n}}$$

Adott a  $\xi_i^*$ , ami a minta nagyság szerint növekvő sorrendbe rendezett elemei közül az  $i$ -edik. Ekkor definiálható az alábbi négy fogalom:

**B.10.4. Definíció.** (Minta terjedelme)  $\xi_m^* - \xi_1^*$ , azaz a legnagyobb és legkisebb minta közti eltérés.

**B.10.5. Definíció.** (Minta középpontja)  $\hat{\xi} = \frac{\xi_1^* + \xi_n^*}{2}$ , azaz a minta terjedelmének a fele

**B.10.6. Definíció.** (Minta mediánja)

- $\xi_m^*$ , ha  $n = 2m - 1$ , azaz páratlan számú mintavétel esetén a középső elem.
- $\frac{\xi_m^* + \xi_{m+1}^*}{2}$ , ha  $n = 2m$ , azaz páros számú mintavétel esetén a középső két elem számtani közepe.

**B.10.7. Definíció.** (Empirikus eloszlásfüggvény)  $F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{ha } x \leq \xi_1^* \\ \frac{k}{n} & \text{ha } \xi_k^* < x \leq \xi_{k+1}^*, \text{ ahol } k=1 \dots n-1 \\ 1 & \text{ha } \xi_n^* < x \end{cases}$

**Megjegyzés.** Ez egy lépcsős függvény,  $\xi_i^*$  helyeiben  $\frac{1}{n}$  nagyságú ugrásokkal, minél nagyobb a mintaszám, annál inkább "kisimul".

**B.7. Tétel.** (Gilvenko-tétel) Ha ugyanazon eloszlásból veszünk mintákat, akkor  $P(\lim_{n \rightarrow \infty} (\sup_{-\infty < x < \infty} |F_n(x) - F(x)|) = 0) = 1$ , azaz az empirikus eloszlásfüggvény 1 valószínűséggel tart a tényleges eloszlásfüggvénybe.

**B.10.8. Definíció.** (Hisztogram, avagy az empirikus sűrűségfüggvény) Legyen az alapsokaságból vett  $n$  elemű minta egy realizációja  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ,  $k(x)$  pedig azon mintaelemek száma, amelyek  $x$ -nél kisebb értékűek.

Ekkor  $\frac{k(a+h)-k(a)}{n}$  az  $(a \leq \xi \leq a+h)$  esemény mintabeli relatív gyakorisága,  $\frac{k(a+h)-k(a)}{nh}$  pedig a vizsgált eloszlás sűrűségfüggvényének közelítő helyettesítési értéke  $a$ -ban.

**Megjegyzés.** Mivel itt a sűrűségfüggvényt lépcsős függvénnyel közelítjük, ezért ha  $h$  elég kicsi, ez a helyettesítési érték a 0-ba fog tartani. Emellett, ha kevés mintánk van és  $h$  is kicsi, akkor a hisztogram csak a minták kis környezetében lesz 0-tól különböző.

**B.10.9. Definíció.** (Becslés alapfogalmai)

- $\xi$ : a megfigyelt valószínűségi változó
- $\Theta$ :  $\xi$  eloszlásának egy ismeretlen paramétere
- $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ : egy  $\xi$ -ből vett minta
- $\hat{\Theta}$ :  $\Theta$ -t becslő függvény

Becslést jellemző tulajdonságok:

**B.10.10. Definíció.** (Torzítatlanság) Adott becslés torzítatlan, ha  $E(\hat{\Theta}) = \Theta$ , azaz a becslő függvény várható értéke pont a becsülni kívánt paraméter.

**B.10.11. Definíció.** (Hatásosság) Azt mondjuk, hogy  $\hat{\Theta}_1$  hatásosabb, mint  $\hat{\Theta}_2$ , ha  $\sigma(\hat{\Theta}_1) < \sigma(\hat{\Theta}_2)$ . Ha létezik olyan becslés, mely minden más becslésnél hatásosabb, akkor az a becslés hatásos.

**B.10.12. Definíció.** (Aszimptotikus torzítatlanság) Adott egy  $\hat{\Theta}_1, \hat{\Theta}_2, \dots, \hat{\Theta}_n$  becsléssorozat aszimptotikusan torzítatlan, ha  $\lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\Theta}_n) = \Theta$ .

**B.10.1. Állítás.** Minden torzítatlan becslés aszimptotikusan torzítatlan.

**B.10.13. Definíció.** (Elégségesség) A  $\hat{\Theta} = f(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  statisztika elégséges becslése a  $\Theta$  paraméternek, ha a mintavételi változók együttes feltételes eloszlása bármilyen módon megvalósuló  $\hat{\Theta} = y$  feltétel mellett nem tartalmazza  $\Theta$ -t.

**B.10.14. Definíció.** (Konzisztencia) Azt mondjuk, hogy becslés konzisztens, ha torzítatlan, és  $E(\hat{\Theta}) = \Theta$ , valamint  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\Theta} - \Theta| < \epsilon) = 1$ , ahol  $\epsilon > 0$ .

**B.10.2. Állítás.** A mintaátlag torzítatlan becslése  $E(\xi)$ -nek.

**B.10.3. Állítás.** A mintatlag szórása  $\rightarrow 0$ , ha  $n \rightarrow \infty$ .

**Bizonyítás.**  $\sigma^2(\bar{x}) = \sigma^2(\frac{\xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n}{n}) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2(\xi_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \underbrace{\sigma^2(\xi_1)}_{\text{ugyanolyan az eloszlásuk, és függetlenek}} =$   
 $\frac{1}{n^2} \cdot n \cdot \sigma^2(\xi_1)$   
 $\sigma(\bar{\xi}) = \frac{\sigma(\xi_1)}{\sqrt{n}}$ , aminek határértéke a végtelenben 0. □

**B.10.4. Állítás.** A mintaátlag az elméleti várható érték, vagyis  $E(\xi)$  lineáris becslései közül a leghatékonyabb.

**Megjegyzés.** Normális eloszlás esetén  $E(\xi)$  összes becslése közül a mintaátlag a leghatásosabb.

**B.10.5. Állítás.** Az empirikus szórásnégyzet, azaz  $\sigma_n^2$  csak aszimptotikusan torzítatlan becslése  $\sigma^2(\xi)$ -nek.

**B.10.15. Definíció.** (Korrigált empirikus szórásnégyzet)  $s_n^2 = \frac{n}{n-1} \sigma_n^2$

**B.10.6. Állítás.** A korrigált empirikus szórásnégyzet már torzítatlan becslése az elméleti szórásnégyzetnek.

### Maximum likelihood

Maximum likelihood becslés során az  $L(\Theta) = f(x_1, x_2, \dots, x_n | \Theta) = f(x_1 | \Theta) \cdot f(x_2 | \Theta) \cdot \dots \cdot f(x_n | \Theta)$  függvényt maximalizáljuk. Mivel szorzattal bonyolult számolni, ezért bevezetjük az  $I(\Theta)$  log likelihood függvényt, ami  $I(\Theta) = \log(L(\Theta)) = \log \prod_{i=1}^n f(x_i | \Theta) = \sum_{i=1}^n \log f(x_i | \Theta)$ . Ezt követően egy szélsőérték-problémát kapunk, ami deriválással megoldható.

**B.10.16. Definíció.** (Adott megbízhatósági szinthez tartozó konfidenciaintervallum) Azt mondjuk, hogy a  $100(1 - \alpha)$  megbízhatósági szinthez tartozó konfidenciaintervallum a  $\hat{\Theta}$  becsléshez tartozó  $\left] \hat{\Theta} - z; \hat{\Theta} + z \right[$  intervallum, ha a ténylegesen meghatározott intervallum  $(1 - \alpha)$  valószínűséggel lefed a becsült  $\Theta$  paraméter valódi értékét.