

Valószínűségszámítás

4. és 5. előadás

Arató Miklós

2020.03.03. és 2020.03.10.

Tartalomjegyzék

1 Várható érték

- Diszkrét valószínűségi változók várható értéke
- Abszolút folytonos eloszlású változók várható értéke
- Feltételes várható érték

2 Momentumok

- Szórásnégyzet
- Momentumok
- Kovariancia

3 Markov- és Csebisev-egyenlőtlenség

Meghatározás és tulajdonságok

Definíció: $\xi \geq 0$ **diszkrét**, ekkor $E\xi = \sum_k x_k \cdot P(\xi = x_k)$.

Definíció: ξ **diszkrét**, ekkor $E\xi = E\xi^+ - E\xi^-$, ha $\min(E\xi^+, E\xi^-) < \infty$.

Tulajdonságok:

- ① $E(c \cdot \xi) = c \cdot E\xi$.
- ② Ha $\xi \leq \eta \Rightarrow E\xi \leq E\eta$.
- ③ Ha létezik $E\xi$, akkor $|E\xi| \leq E|\xi|$.
- ④ Ha létezik $E\xi$, $E\eta$, és $E\xi + E\eta$ értelmes, akkor $E(\xi + \eta) = E\eta + E\xi$ is létezik.
- ⑤ Ha $P(\xi = 0) = 1 \Rightarrow E\xi = 0$.

Diszkrét példák

① c konstans valószínűségi változó $\Rightarrow Ec = c$.

② A indikátorának várható értéke

$$E\chi_A = 0 \cdot P(\chi_A = 0) + 1 \cdot P(\chi_A = 1) = P(A).$$

③ $\xi \sim B(n, p)$ **binomiális** eloszlású valószínűségi változó. Ekkor

$$\begin{aligned} E\xi &= \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \\ np \cdot \underbrace{\sum_{k=1}^n \binom{n-1}{k-1} p^{k-1} (1-p)^{n-(k-1)}}_{=(p+(1-p))^{n-1}=1} &= np. \end{aligned}$$

Diszkrét példák

① c konstans valószínűségi változó $\Rightarrow Ec = c$.

② A indikátorának várható értéke

$$E\chi_A = 0 \cdot P(\chi_A = 0) + 1 \cdot P(\chi_A = 1) = P(A).$$

③ $\xi \sim B(n, p)$ **binomiális** eloszlású valószínűségi változó. Ekkor

$$\begin{aligned} E\xi &= \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \\ np \cdot \underbrace{\sum_{k=1}^n \binom{n-1}{k-1} p^{k-1} (1-p)^{n-(k-1)}}_{=(p+(1-p))^{n-1}=1} &= np. \end{aligned}$$

$\xi = \eta_1 + \dots + \eta_n$ (független indikátorok összege) \Rightarrow

$$E\xi = E\eta_1 + \dots + E\eta_n = np.$$

Diszkrét példák folytatás

- 4) $\xi \sim \lambda$ -Poisson, ekkor

$$E\xi = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^k}{k!} = \lambda \cdot \underbrace{\sum_{k=1}^{\infty} \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^{k-1}}{(k-1)!}}_{=1} = \lambda.$$

- 5) Visszatevés nélkül húzzunk a dobozból. Ekkor a ξ valószínűségi változó **hipergeometrikus** eloszlású, és várható

értéke: $E\xi = \sum_{k=0}^{\min(n,M)} k \cdot \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}$. Az egyszerűbb kiszámítás

céljából legyen $\xi = \eta_1 + \dots + \eta_M$, ahol $\eta_i := 1$, ha az i -edik piros golyót kihúztuk, különben pedig 0. Ekkor

$$P(\eta_i = 1) = \frac{\binom{N-1}{n-1}}{\binom{N}{n}} = \frac{n}{N}, \text{ így } E\xi = n \cdot \frac{M}{N}.$$

Meghatározás és tulajdonságok

Definíció: $\xi \geq 0$ abszolút folytonos eloszlású, ekkor

$$E\xi = \int_{\mathbb{R}} x \cdot f_{\xi}(x) \, dx.$$

Definíció: ξ abszolút folytonos eloszlású, ekkor

$$E\xi = E\xi^+ - E\xi^-, \text{ ha } \min(E\xi^+, E\xi^-) < \infty.$$

$$Eg(\xi) = \int_{\mathbb{R}} g(x) \cdot f_{\xi}(x) \, dx$$

$$\xi \geq 0 \Rightarrow E\xi = \int_0^{\infty} (1 - F_{\xi}(y)) \, dy$$

ξ, η függetlenek, $E|\xi|, E|\eta|$ végesek. $\Rightarrow E|\xi \cdot \eta|$ is véges és $E(\xi \cdot \eta) = E(\xi) \cdot E(\eta)$.

Abszolút folytonos eloszlású példák

① $\xi \sim E(a, b)$ esetén $E\xi = \int_a^b x \cdot \frac{1}{b-a} dx = \frac{a+b}{2}$.

② λ -**exponenciális** eloszlás várható értéke
 $E\xi = \int_0^\infty e^{-\lambda y} dy = \frac{1}{\lambda}$.

③ $\xi \sim N(0, 1)$ esetén $E\xi = \int_{-\infty}^\infty x \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 0$, hiszen a sűrűségfüggvény szimmetrikus, így az integrálban egy páratlan függvény szerepel (továbbá az integrál konvergens, mert elég nagy x -re $x \cdot e^{-\frac{x^2}{2}}$ felülről becsülhető az e^{-x} függvénnyel).
Általánosan pedig $m + \sigma\xi \sim N(m, \sigma^2)$ esetén
 $E(m + \sigma\xi) = m + \sigma \cdot E\xi = m$.

Meghatározás és Teljes várható érték tétel

Definíció: $P(A) > 0$, ξ diszkrét, ekkor ξ **feltételes várható értéke** az A feltételre nézve:

$$E(\xi|A) = \sum_k x_k \cdot P(\xi = x_k|A).$$

Teljes várható érték tétel: ξ diszkrét valószínűségi változó véges várható értékkel és A_1, A_2, \dots teljes eseményrendszer, ahol $0 < P(A_i)$. Ekkor $E\xi = \sum_n E(\xi|A_n) \cdot P(A_n)$.

Wald-azonosság

X_1, X_2, \dots független, azonos eloszlású valószínűségi változók, amelyekre létezik EX_i , és N egy tőlük független pozitív, egészértékű valószínűségi változó.

Ekkor $E(X_1 + \dots + X_N) = EX_1 \cdot EN$.

$$P(X_1 + \dots + X_N = y | N = n) = \frac{P(X_1 + \dots + X_n = y, N = n)}{P(N = n)} =$$

$$P(X_1 + \dots + X_n = y) \Rightarrow E(X_1 + \dots + X_N = y | N = n) = n \cdot EX_1 \Rightarrow$$

$$E(X_1 + \dots + X_N) = \sum_{n=1}^{\infty} E(X_1 + \dots + X_N | N = n) \cdot P(N = n) =$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} n \cdot EX_1 \cdot P(N = n) = EX_1 \cdot EN$$

Geometriai eloszlás

$$P(\eta = k) = (1 - p)^{k-1} \cdot p, \text{ ahol } k \geq 1.$$

$$E\eta = \sum_{k=1}^{\infty} k \cdot (1 - p)^{k-1} \cdot p.$$

A : az első kísérlet sikeres

$$E\eta = E(\eta|A) \cdot P(A) + E(\eta|\bar{A}) \cdot P(\bar{A}) \Rightarrow$$

$$E\eta = 1 \cdot p + (1 + E\eta) \cdot (1 - p) \Rightarrow E\eta = \frac{1}{p}$$

Várhatóan mikor lesz meg mind a 24 törpünk?

$$\frac{24}{24} + \frac{24}{23} + \dots + \frac{24}{2} + \frac{24}{1} = 90,623$$

szimmetrikus bolyongás

ξ : lépések száma n -ből 0-ba ($n \geq 0$), $v(n) := E\xi$.

A : az első lépésben jobbra lépünk $\Rightarrow E\xi = E(\xi|A) \cdot \frac{1}{2} + E(\xi|\bar{A}) \cdot \frac{1}{2}$

$E(\xi|A) = 1 + v(n+1)$ és $E(\xi|\bar{A}) = 1 + v(n-1) \Rightarrow$

$2v(n) = 2 + v(n+1) + v(n-1)$

$v(0) = 0$

$v(n+1) - v(n) = v(n) - v(n-1) - 2 = \dots = v(1) - v(0) - 2n.$

\Rightarrow

$v(n) = v(n) - v(n-1) + v(n-1) + v(n-2) + \dots + v(1) - v(0) + v(0)$

$\Rightarrow n \cdot v(1) - n(n-1) = n(v(1) - (n-1)) \geq 0 \Rightarrow v(1) \geq n-1$

minden n -re $\Rightarrow v(1) = +\infty \Rightarrow$

szimmetrikus bolyongásnál várhatóan végtelen sok lépésben térünk vissza a kiindulási pontba.

Szórásnégyzet

Definíció: $D^2\xi = E(\xi - E\xi)^2$ a ξ valószínűségi változó **szórásnégyzete**, ha az $E\xi$ létezik és véges.

Definíció: ξ **szórása** a szórásnégyzet négyzetgyöke, azaz $D\xi = \sqrt{D^2\xi}$.

- ① A szórásnégyzet mindig nemnegatív.
- ② $D^2\xi < \infty \Leftrightarrow E\xi^2 < \infty$
Ugyanis: $(\Leftarrow) |\xi| \leq 1 + |\xi|^2$ és $E\xi^2 < \infty$ miatt $E\xi < \infty$, így $(\xi - E\xi)^2 \leq 2(\xi^2 + E\xi^2)$, $(\Rightarrow) \xi^2 \leq 2((\xi - E\xi)^2 + (E\xi)^2)$.
- ③ $D^2\xi = E\xi^2 - (E\xi)^2$; $D^2\xi = E(\xi - E\xi)^2 = E(\xi^2 - 2\xi E\xi + (E\xi)^2) = E\xi^2 - 2E\xi E\xi + (E\xi)^2$.
- ④ Minden A valós számra $E(\xi - A)^2 \geq D^2\xi$;
 $E(\xi - A)^2 = E(\xi^2 - 2A\xi + A^2) = E\xi^2 - (E\xi)^2 + (E\xi)^2 - 2A \cdot E\xi + A^2 = D^2\xi + (E\xi - A)^2$.

Szórásnégyzet (folyt.)

5) $D^2\xi = 0 \Leftrightarrow \xi = c :$

Ha $\xi = c$, akkor $\xi - E\xi = c - c = 0 \Rightarrow E(\xi - E\xi)^2 = 0$.

Ha $E(\xi - E\xi)^2 = 0 \Rightarrow (\xi - E\xi)^2 = 0 \Rightarrow \xi = E\xi$

6) $D^2(a\xi + b) = a^2 D^2\xi :$

$$E(a\xi + b - aE\xi - b)^2 = E(a^2(\xi - E\xi)^2) = a^2 E(\xi - E\xi)^2.$$

Szórásnégyzet (folyt.)

- 7) $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ páronként függetlenek és

$$D^2\xi_1, \dots, D^2\xi_n < \infty \Rightarrow D^2(\xi_1 + \dots + \xi_n) = \sum_{i=1}^n D^2\xi_i \therefore$$

$$D^2(\xi_1 + \dots + \xi_n) = E\left(\sum_{i=1}^n (\xi_i - E\xi_i)\right)^2 =$$

$$E\left(\sum_{i=1}^n (\xi_i - E\xi_i)^2 + \sum_{i \neq j} (\xi_i - E\xi_i)(\xi_j - E\xi_j)\right) =$$

$$\sum_{i=1}^n \underbrace{E(\xi_i - E\xi_i)^2}_{D^2\xi_i} + \sum_{i \neq j} \underbrace{E((\xi_i - E\xi_i)(\xi_j - E\xi_j))}_{=E(\xi_i - E\xi_i) \cdot E(\xi_j - E\xi_j) = 0 \cdot 0}.$$

$$D^2\left(\sum_{i=1}^n c_i \xi_i\right) = \sum_{i=1}^n c_i^2 D^2\xi_i.$$

Szórásnégyzet példák

- ① **A indikátorának** szórásnégyzete

$$D^2\chi_A = E\chi_A^2 - (E\chi_A)^2 = E\chi_A - (E\chi_A)^2 = P(A) \cdot (1 - P(A)).$$

- ② $\xi \sim B(n, p)$ (**binomiális valószínűségi változó**)

X_1, \dots, X_n független p -ind. $\Rightarrow X_1 + \dots + X_n \sim B(n, p)$ és

$$D^2\xi = D^2(X_1 + \dots + X_n) = D^2X_1 + \dots + D^2X_n = n \cdot p \cdot (1 - p).$$

- ③ η **λ -exponenciális** valószínűségi változó,

$$E\eta = \frac{1}{\lambda}.$$

$$E\eta^2 = \int_0^\infty x^2 \cdot \lambda \cdot e^{-\lambda x} dx = [x^2(-e^{-\lambda x})]_0^\infty + \int_0^\infty 2x \cdot e^{-\lambda x} dx$$

az összeg első tagja 0, az integrál

$$\frac{2}{\lambda} \int_0^\infty x \cdot \lambda \cdot e^{-\lambda x} dx = \frac{2}{\lambda} E\eta \Rightarrow E\eta^2 = \frac{2}{\lambda^2}.$$

$$D^2\eta = E\eta^2 - (E\eta)^2 = \frac{1}{\lambda^2}.$$

Szórásnégyzet példák (folyt.)

- ④ $\xi \sim N(0, 1)$ (**normális** eloszlású valószínűségi változó)

$$\begin{aligned} E\xi = 0 \Rightarrow D^2\xi &= E\xi^2 = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \left[x \cdot (-e^{-\frac{x^2}{2}}) \right]_{-\infty}^{\infty} + \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2}} dx}_{=1} = 1. \end{aligned}$$

Általánosan $m + \sigma\xi \sim N(m, \sigma^2)$

$$D^2(m + \sigma\xi) = \sigma^2 \cdot D^2\xi = \sigma^2.$$

Szórásnégyzet példák (folyt.)

5) $\eta \sim \lambda$ -Poisson.

$$E\eta = \lambda.$$

$$E\eta^2 = \sum_{k=0}^{\infty} k^2 \cdot \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{k!} = \sum_{k=1}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{(k-1)!} =$$

$$\sum_{k=2}^{\infty} \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{(k-2)!} + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{(k-1)!} = (\lambda^2 \cdot 1) + (\lambda) \Rightarrow$$

$$D^2\eta = E\eta^2 - (E\eta)^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda.$$

Momentumok és centrális momentumok

Definíció: ξ k-adik momentuma: $E\xi^k$

Definíció: ξ k-adik abszolút momentuma: $E|\xi|^k$

Definíció: ξ k-adik centrális momentuma: $E(\xi - E\xi)^k$

Definíció: ξ k-adik abszolút centrális momentuma: $E|\xi - E\xi|^k$

.

Kovariancia és korreláció

Definíció: ξ és η valószínűségi változók **kovarianciája**

$$\text{cov}(\xi, \eta) = E\{(\xi - E\xi)(\eta - E\eta)\},$$

korrelációja $R(\xi, \eta) = \text{corr}(\xi, \eta) = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{D\xi \cdot D\eta}.$

Tulajdonságok:

① $\text{cov}(\xi, \eta) = E(\xi \cdot \eta) - E\xi \cdot E\eta.$

② $|R(\xi, \eta)| \leq 1 :$

$$|\text{cov}(\xi, \eta)| = |E\{(\xi - E\xi)(\eta - E\eta)\}| \stackrel{CSB}{\leq} \sqrt{E(\xi - E\xi)^2 \cdot E(\eta - E\eta)^2} = D\xi \cdot D\eta.$$

Kovariancia és korreláció tulajdonságok

- ③ $|R(\xi, \eta)| = 1 \Leftrightarrow$ létezik $a \neq 0$ és b , hogy $\xi = a\eta + b$.

Biz.: \Leftarrow

létezik ilyen a és $b \Rightarrow \xi - E\xi = a(\eta - E\eta)$, $D^2\xi = a^2 D^2\eta \Rightarrow D\xi = |a|D\eta$, $\text{cov}(\xi, \eta) = aE(\eta - E\eta)^2 = aD^2\eta \Rightarrow$.

$$R = \frac{aD^2\eta}{|a|D\eta D\eta} = \frac{a}{|a|}$$

\Rightarrow

$$R(\xi, \eta) = 1$$

$$\xi' = \frac{\xi - E\xi}{D\xi}, \eta' = \frac{\eta - E\eta}{D\eta} \Rightarrow$$

$$E\xi' = E\eta' = 0 \text{ és } D^2\xi' = D^2\eta' = 1 \Rightarrow$$

$$E(\xi'\eta') = 1, E(\xi' - \eta')^2 = E\xi'^2 - 2E(\xi'\eta') + E\eta'^2 = 0 \Rightarrow$$

$$\xi' = \eta' \Rightarrow$$

ξ az η -nak lineáris transzformáltja

Kovariancia és korreláció tulajdonságok

- ④ ξ és η függetlenek $\Rightarrow R(\xi, \eta) = 0$
 $\text{cov}(\xi, \eta) = E(\xi\eta) - E\xi \cdot E\eta = E\xi \cdot E\eta - E\xi \cdot E\eta = 0.$
- ⑤ $\min_{a,b} E(\xi - a\eta - b)^2 = E(\xi - m_1 - r \cdot \frac{\sigma_1}{\sigma_2} \cdot (\eta - m_2))^2 = (1 - r^2) \cdot \sigma_1^2,$
ahol $m_1 = E\xi$, $m_2 = E\eta$, $\sigma_1^2 = D^2\xi$, $\sigma_2^2 = D^2\eta$ és $r = R(\xi, \eta).$

Biz.:

$$\begin{aligned} E(\xi - a\eta - b)^2 &= E(\xi - m_1 - a(\eta - m_2) + m_1 - am_2 - b)^2 = \\ &= \sigma_1^2 + a^2\sigma_2^2 + \underbrace{(m_1 - am_2 - b)^2}_{=m_1-am_2} - 2a \cdot \underbrace{\text{cov}(\xi, \eta)}_{=r \cdot \sigma_1 \cdot \sigma_2} = \\ &= \sigma_1^2 + \underbrace{a^2\sigma_2^2 - 2a \cdot r\sigma_1\sigma_2}_{(a\sigma_2 - r\sigma_1)^2 - r^2\sigma_1^2} = (1 - r^2) \cdot \sigma_1^2 + (a\sigma_2 - r\sigma_1)^2 \Rightarrow \\ a &= r \cdot \frac{\sigma_1}{\sigma_2} \end{aligned}$$

Egyenlőtlenségek

Tétel [Markov-egyenlőtlenség]: Legyen ξ nemnegatív valószínűségi változó, amelynek létezik az $E\xi$ várható értéke, továbbá legyen c pozitív szám. Ekkor $P(\xi \geq c) \leq \frac{E\xi}{c}$.

Tétel[Csebisev-egyenlőtlenség]: Ha ξ szórásnégyzete véges, azaz $D^2\xi < \infty$, valamint $0 \leq \lambda$, akkor teljesül a $P(|\xi - E\xi| \geq \lambda) \leq \frac{D^2\xi}{\lambda^2}$ egyenlőtlenség.

Biz.: A Markov-egyenlőtlenségből könnyen adódik, hiszen az $\eta := (\xi - E\xi)^2$ választással $P(\eta \geq \lambda^2) \leq \frac{E\eta}{\lambda^2} = \frac{D^2\xi}{\lambda^2}$.

Példa

Egy párt szavazótáborát szeretnénk megbecsülni úgy, hogy legalább 0,95 valószínűséggel legfeljebb 1%-ot tévedjünk. Jelölje N az összes ember, M a kérdéses pártra szavazók, n pedig a megkérdezettek számát, ekkor $p := \frac{M}{N}$ -et akarjuk jól közelíteni. Legyen továbbá x_i értéke 1, ha az i -edik megkérdezett az adott pártra szavaz és 0 különben. Ekkor a

$$P\left(\left|\frac{x_1 + \dots + x_n}{n} - \frac{M}{N}\right| \leq 0,01\right) \geq 0,95$$

egyenlőtlenségnek kell teljesülnie, ami pontosan akkor igaz, ha $P(|\frac{x_1 + \dots + x_n}{n} - p| > 0,01) \leq 0,05$. A Csebisev-egyenlőtlenség

alapján $P(|\frac{x_1 + \dots + x_n}{n} - p| > 0,01) \leq \frac{D^2(\frac{x_1 + \dots + x_n}{n})}{0,01^2}$, ahol

$$\frac{\frac{1}{n^2} D^2(\sum x_i)}{0,01^2} = \frac{\frac{1}{n^2} \cdot n \cdot p(1-p)}{0,01^2} = \frac{10000 \cdot p(1-p)}{n} \leq \frac{10000 \cdot \frac{1}{4}}{n} \leq \frac{5}{100}, \text{ tehát}$$

$n \geq 50000$ ember választása biztosan elegendő.

Törvény

Tétel[A nagy számok gyenge törvénye]: Legyenek ξ_1, ξ_2, \dots páronként független, azonos eloszlású valószínűségi változók, $D^2\xi_i < \infty$ és $E\xi_i = m$. Ekkor minden $0 < \varepsilon$ -ra

$$P\left(\left|\frac{\sum_{i=1}^n \xi_i}{n} - m\right| \geq \varepsilon\right) \rightarrow 0, \text{ ha } n \rightarrow \infty.$$

Biz.: Tudjuk, hogy $E\left(\sum_{i=1}^n \xi_i\right) = n \cdot m$. Ekkor a Csebisev-egyenlőtlenséget felhasználva

$$P\left(\left|\frac{\sum_{i=1}^n \xi_i}{n} - m\right| \geq \varepsilon\right) \leq \frac{D^2\left(\frac{\sum_{i=1}^n \xi_i}{n}\right)}{\varepsilon^2} = \frac{\frac{1}{n^2} \cdot D^2\left(\sum_{i=1}^n \xi_i\right)}{\varepsilon^2} = \frac{\frac{1}{n^2} \cdot \sum_{i=1}^n D^2\xi_i}{\varepsilon^2} = \frac{1}{n} \cdot \frac{D^2\xi_1}{\varepsilon^2} \rightarrow 0, \text{ ha } n \rightarrow \infty.$$

Példa

Tekintsünk független kísérleteket, minden kísérlet legyen p valószínűséggel sikeres.

Jelölje η_n a sikeres kísérletek számát az első n kísérletben.

Ekkor $P(|\frac{\eta_n}{n} - p| \geq \varepsilon) \rightarrow 0$, ha $n \rightarrow \infty$.

Legyen ugyanis $\eta_n = X_1 + \dots + X_n$, ahol $X_i = 1$, ha az i -edik kísérlet sikeres, különben pedig 0.

Továbbá $EX_i = p$ és $D^2X_i = p(1 - p)$. Így X_i -kre teljesülnek az előbbi tétel feltételei, tehát a relatív gyakoriság tart p -hez.