

Valószínűségszámítás előadás informatika BSC/A szakosoknak és matematikai elemző BSC-seknek

2017/2018 1. félév

6. előadás

Összeg szórásnégyzete

$$D^2(X+Y) = E[(X+Y-E(X+Y))^2] = E[(X-E(X)+Y-E(Y))^2] = E[(X-E(X))^2] + E[(Y-E(Y))^2] + 2E[(X-E(X))(Y-E(Y))] = D^2(X) + D^2(Y) + 2E[(X-E(X))(Y-E(Y))]$$

■ Példák:

- $X=Y$ esetén $D^2(X+Y) = D^2(2X) = 4 D^2(X)$
- $X=-Y$ esetén $D^2(X+Y) = D^2(0) = 0$

azaz nem csak X és Y egydimenziós eloszlásától, hanem az együttes viselkedésüktől, azaz az együttes eloszlásuktól is függ az összegük szórásnégyzete.

A független val. változók esete

■ **Állítás.** ha X, Y függetlenek, akkor $E(XY) = E(X)E(Y)$.

■ **Bizonyítás.**

$$E(XY) = \sum_{k,m} x_k y_m P(X = x_k, Y = y_m)$$

ami a függetlenség miatt így írható:

$$= \sum_k x_k P(X = x_k) \sum_m y_m P(Y = y_m) = E(X)E(Y).$$

Kovariancia

- Definíció. Az X és Y kovarianciája: $\text{cov}(X, Y) = E[(X-E(X))(Y-E(Y))]$
- Kiszámítása: $\text{cov}(X, Y) = E[XY - XE(Y) - YE(X) + E(X)E(Y)] = E(XY) - E(X)E(Y)$
- Az előzőek értelmében $\text{cov}(X, Y) = 0$, ha X és Y függetlenek.
- Megj.: Abból, hogy $\text{cov}(X, Y) = 0$ nem következik, hogy függetlenek: legyen X szimmetrikus a $0 = \mu$ -ra (pl. $P(X=1) = P(X=-1) = P(X=0) = 1/3$) és $Y = X^2$. Ekkor $\text{cov}(X, Y) = E(X^3) - E(X)E(X^2) = 0 - 0$, hiszen $E(X^3) = E(X) = 0$.
- A kovariancia szimmetrikus: $\text{cov}(X, Y) = \text{cov}(Y, X)$
- $\text{cov}(X, X) = D^2(X)$

Összeg szórásnégyzete 2

- $D^2(X+Y) = D^2(X) + D^2(Y) + 2\text{cov}(X, Y)$
- Speciálisan: $D^2(X+Y) = D^2(X) + D^2(Y)$, ha X és Y függetlenek (elég, hogy $\text{cov}(X, Y) = 0$).

■ n tagú összegre:

$$D^2(X_1 + \dots + X_n) = \sum_{i=1}^n D^2(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \text{cov}(X_i, X_j)$$

- Spec.: $D^2(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = D^2(X_1) + D^2(X_2) + \dots + D^2(X_n)$, ha a tagok páronként függetlenek.

A szórás

- Szórásnégyzet mértékegysége az eredeti X mértékegységének a négyzete (azaz pl. a buszok követési időközénél négyzetperc). Ez nem teszi egyszerűvé interpretációját.
- Szórás: $D(X)$ a szórásnégyzet pozitív négyzetgyöke. Ez már a megfelelő mértékegységű, $D(aX) = |a|D(X)$.

Korrelációs együttható

- A kovariancia skálafüggő: $\text{cov}(aX, bY) = ab \cdot \text{cov}(X, Y)$
- A változók közötti lineáris kapcsolat erősségét mérő mennyiség a *korrelációs együttható*:

$$R(X, Y) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{D(X)D(Y)}$$

- Tulajdonságai:
 - $R(X, Y) = 0$, ha X és Y függetlenek (ez sem fordítható meg)
 - Ez alapján definíció szerint legyen $R(X, Y) = 0$, ha X vagy Y elfajult eloszlású.
 - $R(X, aX+b) = 1$, ha $a > 0$, mert $\text{cov}(X, aX+b) = aD^2(X)$.

A korreláció tulajdonságai

- $|R(X, Y)| \leq 1$ és $|R|=1$ akkor és csak akkor, ha $X = aY + b$ 1 valószínűséggel ($a \neq 0, b \in \mathbf{R}$).

- Ehhez: $X^* = \frac{X - E(X)}{D(X)}, Y^* = \frac{Y - E(Y)}{D(Y)}$

a standardizált változók. $E(X^*) = E(Y^*) = 0, D(X^*) = D(Y^*) = 1.$
 $R(X, Y) = E(X^*Y^*)$.

$0 \leq E(X^* \pm Y^*)^2 = E(X^{*2}) \pm 2E(X^*Y^*) + E(Y^{*2}) = 2 \pm 2E(X^*Y^*)$, tehát $|R(X, Y)| \leq 1$.

Ebből: $R=1$ akkor és csak akkor, ha $0 = E(X^* - Y^*)^2$, azaz $X^* = Y^*$ 1 valószínűséggel. Ekkor $X = aY + b, a > 0$.

$R=-1$ akkor és csak akkor, ha $0 = E(X^* + Y^*)^2$, azaz $X^* = -Y^*$ 1 valószínűséggel. Ekkor $X = aY + b, a < 0$.

Példák

- A polinomiális eloszlás koordinátái közötti korreláció: $n=1$ -re. (Állítás: ez ugyanaz minden n -re.)
- $E(X_1) = p_1, E(X_2) = p_2, E(X_1 X_2) = 0,$
- $D^2(X_1) = p_1(1-p_1), D^2(X_2) = p_2(1-p_2)$. Ebből

$$R(X_1, X_2) = \frac{E(X_1 X_2) - E(X_1)E(X_2)}{D(X_1)D(X_2)} = \frac{-p_1 p_2}{\sqrt{p_1(1-p_1)p_2(1-p_2)}}$$

- Spec.: $p = p_1 = p_2$, esetén $R = -p/(1-p)$.

Y közelítése X függvényével

- Gyakori eset, hogy nem ismerjük a számunkra érdekes mennyiség (Y) pontos értékét (pl. holnapi részvényárfolyam, vizállás, időjárás). Van viszont információnk hozzá kapcsolódó mennyiségről (X, mai értékek).
- Feladat: olyan f_0 megtalálása, amelyre $f_0(X)$ a lehető legjobb közelítése Y-nak.
- Matematikailag: f_0 a megoldása a $\min_f E(Y - f(X))^2$

szélsőérték-problémának (legkisebb négyzetes becslés).

- Ha az együttes eloszlás ismert (nem teljesen reális, de a megfigyelések alapján közelíthető), akkor megoldható a feladat.

A várható érték optimumtulajdonsága

Állítás. A $\min_a E(Y - a)^2$ feladat megoldása $a = E(Y)$.

Bizonyítás. $E(Y - a)^2 = E(Y^2) - 2aE(Y) + a^2$

a szerint deriválva adódik, hogy valóban $E(Y)$ a minimumhely.

A minimum értéke $D^2(Y)$.

Ugyanígy: X tetszőleges értéke esetén $E(Y|X=x)$ adja a minimumot.

Példa

- Annyi érmével dobtunk újra, amennyi fejet kaptunk 2 érmével dobva. Csak azt tudjuk, hogy hány fejet kaptunk a második dobásnál. Közelítsük ennek segítségével az első dobás eredményét.

- Például $F=0$ esetre:

$$E(X | F=0) = \frac{\sum_{i=0}^2 i P(X=i, F=0)}{P(F=0)} = \frac{\sum_{i=0}^2 i P(F=0 | X=i) P(X=i)}{\sum_{i=0}^2 P(F=0 | X=i) P(X=i)}$$

- Az eredmények: $E(X|F=2)=2, E(X|F=1)=4/3, E(X|F=0)=2/3$.

Optimum a lineáris függvények körében

$$\min_{a,b} E[Y - (aX + b)]^2$$

- Egyszerűbben megoldható
- Nem kell az együttes eloszlás
- A megoldás deriválással:

$$E[Y - (aX + b)]^2 = E(Y^2) + a^2 E(X^2) + 2abE(X) + b^2 - 2aE(XY) - 2bE(Y)$$

$$\frac{\partial}{\partial a} E[Y - (aX + b)]^2 = 2aE(X^2) + 2bE(X) - 2E(XY) = 0$$

$$\frac{\partial}{\partial b} E[Y - (aX + b)]^2 = 2b + 2aE(X) - 2E(Y) = 0$$

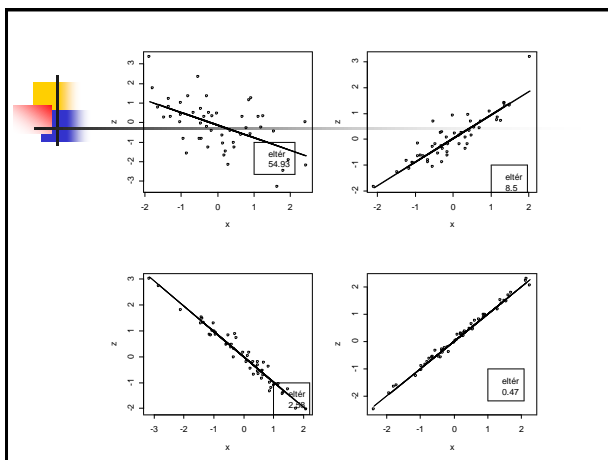
$$aE(X^2) = E(XY) - bE(X) \quad b = E(Y) - aE(X)$$

$$aE(X^2) = E(XY) - (E(Y) - aE(X))E(X)$$

$$a = \frac{E(XY) - E(X)E(Y)}{E(X^2) - E^2(X)} \quad b = E(Y) - \frac{E(XY) - E(X)E(Y)}{E(X^2) - E^2(X)} E(X)$$

Az $aX+b$ egyenes tulajdonságai

- Ez a legkisebb négyzetes eltérést adó a lineáris függvények között (a fenti megoldás valóban minimum)
- Elnevezés: regressziós egyenes
- Átmegy az $(E(X), E(Y))$ ponton
- Példa: Kockával dobunk, majd ha k az eredmény, az $1, \dots, k$ cédulák közül húzunk egyet. Nem tudjuk a húzás eredményét, csak a kockadobását. Hogyan tippelünk a húzott számra (a legkisebb négyzetes eltérést adó becslést keressük)? $E(h|K=k) = (k+1)/2$ az univerzálisan legjobb közelítés, tehát a legjobb lineáris közelítés is.



Konvolúció

- Független valószínűségi változók összegének eloszlása
- Most: nemnegatív, egész értékű esetre.

$$P(X + Y = k) = \sum_{i=0}^k P(X = i, Y = k - i) = \sum_{i=0}^k P(X = i)P(Y = k - i)$$

- Példák: X, Y függetlenek, binomiális eloszlásúak (n, p) , ill. (m, p) paraméterekkel. Ekkor

$$P(X + Y = k) = \sum_{i=0}^k \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i} \binom{m}{k-i} p^{k-i} (1-p)^{m-k+i} = p^k (1-p)^{n+m-k} \sum_{i=0}^k \binom{n}{i} \binom{m}{k-i} = p^k (1-p)^{n+m-k} \binom{n+m}{k}$$

Példák

- Azaz $X+Y$ is binomiális $(n+m, p)$ paraméterekkel. Spec.: $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$, ahol X_i p paraméterű indikátorváltozó, a tagok függetlenek is. Ebből is kijön, hogy $E(X) = np$, $D^2(X) = np(1-p)$.
- Példa 2: X, Y függetlenek, Poisson eloszlásúak λ , ill. μ paraméterekkel. Ekkor $X+Y$ is Poisson, $\lambda + \mu$ paraméterrel.

$$P(X + Y = k) = \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i e^{-\lambda}}{i!} \frac{\mu^{k-i} e^{-\mu}}{(k-i)!} = \frac{e^{-(\lambda+\mu)}}{k!} \sum_{i=0}^k \frac{\lambda^i \mu^{k-i} k!}{i! (k-i)!} = \frac{e^{-(\lambda+\mu)}}{k!} (\lambda + \mu)^k$$

Negatív binomiális eloszlás

- Legyen $X = X_1 + X_2 + \dots + X_r$, ahol X_i p paraméterű Pascal eloszlású változó, függetlenek. Ekkor X eloszlása:

$$P(X = k) = \binom{k-1}{r-1} p^r (1-p)^{k-r}$$

ha $k \geq r$ (különben 0). Elnevezés: r -ed rendű, p paraméterű negatív binomiális eloszlás. Ez éppen annak a kísérletnek a sorszáma, ahol az r -edik sikeres jön ki. Ez bizonyítja is a képlet helyességét (formálisan is meg lehet kapni a konvolúciós képletből indukcióval).

[A negatív binomiális eloszlás](#)

Valószínűségi változók általános fogalma (ismétlés)

- $X: \Omega \rightarrow \mathbf{R}$ függvény valószínűségi változó, ha $\{\omega: X(\omega) \in B\} \in \mathcal{A}$ minden B Borel halmazra.
- $Q_X(B) := P\{\omega: X(\omega) \in B\}$ az X eloszlása.
- Ennek megadásához elegendő a félegyenesek valószínűségeit megadni: $F_X(z) := P(X < z)$ meghatározza $Q_X(B)$ értékét tetszőleges B -re (nem bizonyítjuk).

Az eloszlásfüggvény

- Az $F_X(z): \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}$ függvény az X valószínűségi változó eloszlásfüggvénye.
- Tulajdonságai:
 - $0 \leq F_X(z) \leq 1$
 - $F_X(z)$ monoton növekvő
 - $\lim_{z \rightarrow -\infty} F_X(z) = 0, \lim_{z \rightarrow \infty} F_X(z) = 1$
 - $F_X(z)$ balról folytonos.
- Bizonyítás: Az első kettő triviális, az utolsó kettőhöz a valószínűség folytonossága kell: Ha $A_1 \supseteq A_2 \supseteq \dots$ akkor $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = P(A)$ ahol

$$A = \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i$$

Bizonyítás

- Az $A_n = (-\infty, -n)$ választással alkalmazva a folytonosságot a Q_X valószínűsége adódik a 3. tulajdonság második fele.
- A folytonosságot a komplementerekre alkalmazva kapjuk, hogy ha $A_1 \supseteq A_2 \supseteq \dots$ és $A = \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i$ akkor $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = P(A)$ amit $A_n = (-\infty, -n)$ választással alkalmazva éppen a 3. tulajdonság első felét kapjuk.
- Végül a 4. tulajdonsághoz $A_n = (-\infty, x - 1/n)$ a jó választás, ekkor $A = (-\infty, x)$.

Példák

- Tetszőleges 1-4 tulajdonságú F -hez létezik X , aminek F az eloszlásfüggvénye (pl. $\Omega = \mathbf{R}, P([a,b]) = F(b) - F(a)$, X az identitásfüggvény)
- A c pontban elfajult eloszlás eloszlásfüggvénye $F(z) = \begin{cases} 0, & \text{ha } z \leq c \\ 1, & \text{ha } z > c \end{cases}$
- Az indikátorváltozó eloszlásfüggvénye $F(z) = \begin{cases} 0, & \text{ha } z \leq 0 \\ 1-p, & \text{ha } 0 < z \leq 1 \\ 1, & \text{ha } z > 1 \end{cases}$

Folytonos eloszlások

- Definíció. X folytonos eloszlású, ha eloszlásfüggvénye folytonos.
- Példa: egyenletes eloszlás $[a,b]$ intervallumon:

$$F(z) = \begin{cases} 0, & \text{ha } z \leq a \\ \frac{z-a}{b-a}, & \text{ha } a < z \leq b \\ 1, & \text{ha } z > b \end{cases}$$