

## Az október 3-i gyakorlat témája

### Rövid összefoglaló

**Állítás.** Egy  $k$  változós  $f(x_1, \dots, x_k)$  akkor és csak akkor sűrűségfüggvénye egy alkalmas  $(\xi_1, \dots, \xi_k)$  valószínűségi vektornak, ha teljesíti az  $f(x_1, \dots, x_k) \geq 0$  minden  $(x_1, \dots, x_k) \in \mathbf{R}^k$  pontban, és

$$\int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} f(x_1, \dots, x_k) dx_1 \dots dx_k = 1.$$

Adva egy  $F(x_1, \dots, x_k)$  eloszlású  $(\xi_1, \dots, \xi_k)$  valószínűségi vektor, akkor annak valószínűsége, hogy ez a véletlen vektor beleesik egy  $\mathbf{B} \subset \mathbf{R}^k$  (mérhető) halmazban

$$P((\xi_1, \dots, \xi_k) \in \mathbf{B}) = \int_{\mathbf{B}} F(dx_1, \dots, dx_k).$$

Kissé általánosabban, ha  $g(x_1, \dots, x_k)$   $k$ -változós függvény, akkor

$$Eg(\xi_1, \dots, \xi_k) = \int g(x_1, \dots, x_k) F(dx_1, \dots, dx_k).$$

Ha az  $F(x_1, \dots, x_k)$  eloszlásfüggvénynek létezik  $f(x_1, \dots, x_k)$  sűrűségfüggvénye, akkor

$$P((\xi_1, \dots, \xi_k) \in \mathbf{B}) = \int_{\mathbf{B}} f(x_1, \dots, x_k) dx_1 \dots dx_k,$$

és

$$Eg(\xi_1, \dots, \xi_k) = \int g(x_1, \dots, x_k) f(x_1, \dots, x_k) dx_1, \dots, dx_k.$$

Speciálisan, ha  $\xi$  és  $\eta$  két független valószínűségi változó  $F(x)$  és  $G(y)$  eloszlásfüggvénnyel, ( $f(x)$  és  $g(y)$  sűrűségfüggvénnyel) akkor a  $(\xi, \eta)$  vektornak az eloszlásfüggvénye  $F(x)G(y)$ , (sűrűségfüggvénye pedig  $f(x)g(y)$ ). Ezért a fentiek alapján a  $\xi + \eta$  összeg eloszlásfüggvénye

$$\begin{aligned} P(\xi + \eta < x) &= \int \int_{(u,v), u+v < x} F(du)G(dv) \quad \text{és ha létezik sűrűségfüggvény} \\ &= \int \int_{(u,v), u+v < x} f(u)g(v) du dv \quad \text{minden } x \in \mathbf{R} \text{ számra.} \end{aligned}$$

Ennek alapján meg tudjuk érteni, hogy független valószínűségi változók összegének sűrűségfüggvényét hogyan lehet kiszámítani az eredeti valószínűségi változók sűrűségfüggvényei konvolúciójának a segítségével. Ha  $\xi$  és  $\eta$  két független valószínűségi változó

$f(\cdot)$  és  $g(\cdot)$  sűrűségfüggvénnyel, akkor a  $\xi + \eta$  összeg sűrűségfüggvénye  $h(x) = \frac{d}{dx}P(\xi + \eta < x)$  a következő módon számolható ki:

$$\begin{aligned} h(x) &= \frac{d}{dx}P(\xi + \eta < x) = \frac{d}{dx} \int \int_{\{(u,v): u+v < x\}} f(u)g(v) du dv \\ &= \frac{d}{dx} \int_{-\infty}^x \left[ \int_{-\infty}^{\infty} f(\bar{u})g(\bar{v} - \bar{u}) d\bar{u} \right] d\bar{v} = \int_{-\infty}^{\infty} f(u)g(x - u) du \end{aligned}$$

A fenti számolások első azonosságában egy integráltranszformációt alkalmaztunk  $\bar{v} = u + v$ ,  $\bar{u} = u$  helyettesítéssel (majd később  $\bar{u}$  és  $\bar{v}$  helyett ismét  $u$  és  $v$  változót írtunk.) Felhasználtuk, hogy e transzformáció során az  $\{(u, v): u + v < x\}$  tartomány a  $\{(\bar{u}, \bar{v}): \bar{v} < x, -\infty < \bar{u} < \infty\}$  tartományba megy át, és a fenti (lineáris) transzformáció Jakobianja azonosan 1. Az utolsó azonosságban a  $\frac{d}{dx} \int_{-\infty}^x H(v) dv = H(x)$  azonosságot alkalmaztunk  $H(v) = \int_{-\infty}^{\infty} f(u)g(v - u) du$  választással.

1. Legyenek  $\xi_1$  és  $\xi_2$  független exponenciális eloszlású valószínűségi változók, azaz legyen sűrűségfüggvényük  $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$  ha  $x \geq 0$ , és  $f(x) = 0$ , ha  $x < 0$ . Számítsuk ki  $\xi_1 + \xi_2$  sűrűségfüggvényét. Általánosabban, legyenek  $\xi_1, \dots, \xi_m$  független exponenciális eloszlású valószínűségi változók  $\lambda > 0$  paraméterrel. Számítsuk ki  $\xi_1 + \dots + \xi_m$  sűrűségfüggvényét.

Ki kell számolnunk az  $f * f(x)$  illetve  $\underbrace{f * \dots * f(x)}_{m\text{-szer}}$  konvolúciókat a fenti  $f(x)$

sűrűségfüggvénnyel. Mivel  $f(x) = 0$ , ha  $x \leq 0$ , a konvolúciót meghatározó integrálban szereplő  $f(y)f(x - y)$  integrandus nulla, ha  $y \leq 0$  vagy  $x - y \leq 0$ . Innen a konvolúciót definiáló integrál csak  $x \geq 0$  esetén lehet nulla, az  $x \leq 0$  esetben  $f(y)f(x - y) > 0$  minden  $y$ -ra nulla, és  $x \geq 0$  esetén az  $f(y)f(x - y) > 0$  integrandus csak  $0 \leq y \leq x$  esetén nem nulla. Innen a  $\xi_1 + \xi_2$  valószínűségi változó sűrűségfüggvénye  $f_2(x) = f * f(x)$   $x < 0$ -ra  $f_2(x) = 0$ , és

$$\begin{aligned} f_2(x) &= f * f(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(y)f(x - y) dy = \int_0^x \lambda e^{-\lambda y} \lambda e^{-\lambda(x-y)} dy \\ &= \int_0^x \lambda^2 e^{-\lambda x} dy = \lambda^2 x e^{-\lambda x}, \quad \text{ha } x \geq 0. \end{aligned}$$

Hasonlóan, ha  $f_m(x) = \underbrace{f * \dots * f(x)}_{m\text{-szer}}$  jelöli  $\xi_1 + \dots + \xi_m$  sűrűségfüggvényét, akkor

$f_m(x) = 0$  minden  $m \geq 1$  számra, ha  $x < 0$ . Azt állítjuk, hogy  $f_m(x) = \frac{\lambda^m x^{m-1}}{(m-1)!} e^{-\lambda x}$ , ha  $x \geq 0$ . Ezen állítás bizonyításához elég belátni teljes indukcióval

azt, hogy  $f_{m-1} * f(x) = f_m(x)$  a fent definiált  $f_m$  függvényekkel. Viszont

$$\begin{aligned} f_{m-1} * f(x) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_{m-1}(y)f(x - y) dy = \int_0^x \lambda^{m-1} \frac{y^{m-2}}{(m-2)!} \lambda e^{-\lambda y} e^{-\lambda(x-y)} dy \\ &= \lambda^m e^{-\lambda x} \int_0^x \frac{y^{m-2}}{(m-2)!} dy = e^{-\lambda x} \frac{\lambda^m x^{m-1}}{(m-1)!}, \quad \text{ha } x \geq 0. \end{aligned}$$

2. Legyen  $\xi$  és  $\eta$  két független standard normális eloszlású valószínűségi változó. Számítsuk ki a  $\frac{\xi}{\eta}$  hányados eloszlás és sűrűségfüggvényét.

*Megoldás.* Az eloszlásfüggvény

$$\begin{aligned} F(x) = P\left(\frac{\xi}{\eta} < x\right) &= \iint_{v < xu} \frac{1}{2\pi} e^{-(u^2+v^2)/2} du dv \\ &= 2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\arctan x} \int_0^\infty r e^{-r^2/2} dr d\varphi = \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arctan x, \end{aligned}$$

a sűrűségfüggvény pedig  $f(x) = \frac{dF(x)}{dx} = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$ .

*Második megoldás.* A  $(\xi, \eta)$  vektor sűrűségfüggvénye  $\frac{1}{2\pi} e^{-(x^2+y^2)/2}$ , ami forgatásinvariáns függvény. Innen következik, hogy annak valószínűsége, hogy a  $(\xi, \eta)$  vektor egy origóból kiinduló  $\alpha$  szögű szögtartományba esik,  $\frac{\alpha}{2\pi}$ . Ezért

$$\begin{aligned} P\left(\frac{\xi}{\eta} < x\right) &= P\left((\xi, \eta) \in \left[-\frac{\pi}{2}, \arctan x\right) \cup \left[\frac{\pi}{2}, \arctan x + \pi\right) \text{ szögtartományban}\right) \\ &= \frac{1}{2\pi} 2 \left(\arctan x + \frac{\pi}{2}\right) = \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arctan x. \end{aligned}$$

- 3.) Legyenek  $\xi$  és  $\eta$  független, standard normális eloszlású valószínűségi változók. Lássuk be, hogy  $\xi^2 + \eta^2$  exponenciális eloszlású valószínűségi változó.

*Megoldás:*  $P(\xi^2 < x) = \Phi(\sqrt{x}) - \Phi(-\sqrt{x})$ . Írjuk fel  $\xi^2$  sűrűségfüggvényét és konvolúció segítségével a kívánt sűrűségfüggvényt. A  $\xi^2$  valószínűségi változó sűrűségfüggvénye  $g(x) = \frac{1}{\sqrt{x}} e^{-x/2}$ , és  $\xi^2 + \eta^2$  sűrűségfüggvénye

$$f(x) = \int_0^x \frac{1}{\sqrt{u(x-u)}\pi} e^{-u/2} e^{-(x-u)/2} du = e^{-x/2} \int_0^1 \frac{1}{\sqrt{v(1-v)}\pi} dv = \frac{1}{2} e^{-x/2}$$

*Megjegyzés:* Az  $x$  paramétertől függő  $\int_0^1 \frac{1}{\sqrt{v(1-v)}\pi} dv$  integrált meghatározza az a tény, hogy a végeredményként kapott függvény sűrűségfüggvény. De ki is tudjuk számolni ezt az integrált. Hogyan? Vagyük észre, hogy

$$\frac{1}{\sqrt{v(1-v)}\pi} = \frac{1}{\sqrt{\frac{1}{4} - (v - \frac{1}{2})^2}}.$$

4. Ha  $\xi$  standard normális eloszlású valószínűségi változó akkor  $\sigma\xi + m$  egy  $m$  várható értékű és  $\sigma$ -négyzet szórásnégyzetű normális eloszlású valószínűségi változó. Legyen  $\eta_1$  és  $\eta_2$  két független normális eloszlású valószínűségi változó  $m_1$  illetve  $m_2$  várható

értékkel,  $\sigma_1^2$  és  $\sigma_2^2$  szórásnégyzettel. Lássuk be, hogy  $\eta_1 + \eta_2$   $m_1 + m_2$  várható értékű és  $\sigma_1^2 + \sigma_2^2$  szórásnégyzetű normális eloszlású valószínűségi változó.

*Megoldás:* Egy  $\xi$  valószínűségi változó akkor és csak akkor normális eloszlású, ha sűrűségfüggvénye  $\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-(x-m)^2/2\sigma^2}$ . Ezért,  $\eta_1 + \eta_2$  sűrűségfüggvénye

$$\begin{aligned}
 f(x) &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} e^{-(u-m_1)^2/2\sigma_1^2} e^{-(x-u-m_2)^2/2\sigma_2^2} du \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \exp\left\{-u^2\left(\frac{1}{2\sigma_1^2} + \frac{1}{2\sigma_2^2}\right) + u\left(\frac{m_1}{\sigma_1^2} + \frac{x-m_2}{\sigma_2^2}\right) - \frac{m_1^2}{2\sigma_1^2} - \frac{(x-m_2)^2}{2\sigma_2^2}\right\} du \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \exp\left\{-\frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{2\sigma_1^2\sigma_2^2} \left(u - \frac{m_1\sigma_2^2 + (x-m_2)\sigma_1^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}\right)^2 + \frac{(m_1\sigma_2^2 + (x-m_2)\sigma_1^2)^2}{2\sigma_1^2\sigma_2^2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)} - \frac{m_1^2}{2\sigma_1^2} - \frac{(x-m_2)^2}{2\sigma_2^2}\right\} du \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} \exp\left\{\frac{(m_1\sigma_2^2 + (x-m_2)\sigma_1^2)^2}{2\sigma_1^2\sigma_2^2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)} - \frac{m_1^2}{2\sigma_1^2} - \frac{(x-m_2)^2}{2\sigma_2^2}\right\} \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} \exp\left\{-\frac{(x-m_1-m_2)^2}{2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}\right\}.
 \end{aligned}$$

*Házi feladat:*

Legyen  $\xi$  és  $\eta$  két független  $\lambda$  paraméterű exponenciális eloszlású valószínűségi változó. Számoljuk ki  $\xi - \eta$  sűrűségfüggvényét.