

**TILTA1 Matemaattinen tilastotiede**

**12. harjoitukset, 49. viikko 2007**

**Vastauksia**

**12.1** Nyt  $f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} e^{-Q(x,y)/2}$ , missä  $Q(x, y) = \frac{1}{1-\rho^2}(x^2 - 2\rho xy + y^2)$ . Tämän perusteella

voidaan päätellä, että  $X \sim N(0,1)$  ja  $Y \sim N(0,1)$ , kun verrataan yllä olevaa kaksiulotteisen normaalijakauman tiheysfunktioon. (X:n ja Y:n reunajakaumat voidaan myös johtaa integroimalla.)

Koska  $\text{Var}(X)=\text{Var}(Y)=1$ , niin  $\text{Cov}(X,Y) = \text{Cor}(X,Y) = \rho$ .

Ja koska  $\text{Cov}(X,Y) = E(XY) - 0 \cdot 0 = E(XY)$ , niin  $E(XY) = \rho$ .

**12.2 (a)** Yhteisjakauma  $f(x,y)$  ja Y:n reunajakauma  $f_Y(y)$  tunnetaan (edellisen tehtävän mukaan  $Y \sim N(0,1)$ ), joten

$$f(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)} = \frac{\frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(x^2-2\rho xy+y^2)}}{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi(1-\rho^2)}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(x^2-2\rho xy+y^2) - \left(-\frac{y^2}{2}\right)}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi(1-\rho^2)}} e^{-\frac{-x^2+2\rho xy-y^2+y^2(1-\rho^2)}{2(1-\rho^2)}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi(1-\rho^2)}} e^{-\frac{-x^2+2\rho xy-y^2\rho^2}{2(1-\rho^2)}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi(1-\rho^2)}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(x-\rho y)^2}$$

Siis  $X|Y=y \sim N(\rho y, 1-\rho^2)$ .

**(b)** X ja Y ovat riippumattomia  $\Leftrightarrow f(x,y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$   
 $\Leftrightarrow f_X(x|y) \cdot f_Y(y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$   
 $\Leftrightarrow f_X(x|y) = f_X(x) \quad \forall x, y \text{ (Nyt } f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} \text{)}$   
 $\Leftrightarrow \rho y = 0 \text{ ja } 1 - \rho^2 = 1 \quad \forall y$   
 $\Leftrightarrow \rho = 0$ .

**12.3 (a)** Jos  $\text{Cov}(X-Y, X+Y) = 0$ , niin myös  $\text{Cor}(X-Y, X+Y) = 0$ . Tutkitaan kovarianssia.

Tapa I:  $\text{Cov}(X-Y, X+Y) = E[(X-Y)(X+Y)] - [E(X-Y)][E(X+Y)]$   
 $= E[(X-Y)(X+Y)] - [E(X) - E(Y)][E(X)+E(Y)] = E(X^2 + XY - YX - Y^2) - (0-0)(0+0)$   
 $= E(X^2 - Y^2) = E(X^2) - E(Y^2) = \text{Var}(X) - \text{Var}(Y) = 1 - 1 = 0$ .

Tapa II:  $\text{Cov}(X-Y, X+Y) = \text{Cov}(X,X) + \text{Cov}(X,Y) + \text{Cov}(-Y,X) + \text{Cov}(-Y,Y)$   
 $= \text{Cov}(X,X) + \text{Cov}(X,Y) - \text{Cov}(Y,X) - \text{Cov}(Y,Y) = \text{Cov}(X,X) - \text{Cov}(Y,Y)$   
 $= \text{Var}(X) - \text{Var}(Y) = 1 - 1 = 0$ .

Siis  $\text{Cor}(X-Y, X+Y) = 0$ . Nyt  $X-Y$  ja  $X+Y$  noudattavat normaalijakaumaa (lineaarinen muunnos normaalijakautuneille muuttujille säilyttää normalisuuden). Normaalijakauman tapauksessa korreloimattomuus ja riippumattomuus ovat yhtäpitäviä (Lause 5.11). Siis  $X-Y$  ja  $X+Y$  ovat riippumattomia.

**(b)** Nyt  $E(X-Y) = E(X+Y) = 0$ ,  $\text{Var}(X-Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) - 2 \cdot \text{Cov}(X,Y) = 1 + 1 - 2 \cdot 0.6 = 0.8$  ja  $\text{Var}(X+Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2 \cdot \text{Cov}(X,Y) = 1 + 1 + 2 \cdot 0.6 = 3.2$ .

Siis  $X-Y \sim N(0,0.8)$  ja  $X+Y \sim N(0,3.2)$ , lisäksi  $X-Y$  ja  $X+Y$  riippumattomat.

$$P(X-Y < 1, X+Y > 2) = P(X-Y < 1)P(X+Y > 2) = P(X-Y < 1)[1 - P(X+Y < 2)]$$

$$= P\left(Z < \frac{1-0}{\sqrt{0.8}}\right) \left[1 - P\left(Z < \frac{2-0}{\sqrt{3.2}}\right)\right] = \Phi\left(\frac{1}{\sqrt{0.8}}\right) \left[1 - \Phi\left(\frac{2}{\sqrt{3.2}}\right)\right], \text{ kun } Z \sim N(0,1)$$

$$= \Phi(1.12)[1 - \Phi(1.12)] = 0.8686(1-0.8686) \approx 0.114$$

R:llä: `pnorm(1,0,sqrt(0.8))*(1-pnorm(2,0,sqrt(3.2)))`  
`[1] 0.1144113`

12.4 Tässä tehtävässä merkitään:  $Z \sim N(0,1)$ .

(a)  $X \sim N(-3, 5^2)$ , joten

$$P(-5 \leq X \leq 5) = P\left(\frac{-5-(-3)}{5} \leq Z \leq \frac{5-(-3)}{5}\right) = P(-0.4 \leq Z \leq 1.6) = \Phi(1.6) - [1 - \Phi(0.4)] \\ = 0.9452 - 1 + 0.6554 = 0.6006$$

R:llä: `pnorm(5, -3, 5) - pnorm(-5, -3, 5)`  
[1] 0.6006224

Lauseen 5.11 mukaan  $X/Y=13 \sim N(0, 4^2)$ .

$$P(-5 \leq X \leq 5 | Y = 13) = P\left(\frac{-5-0}{4} \leq Z \leq \frac{5-0}{4}\right) = P(-1.25 \leq Z \leq 1.25) = \Phi(1.25) - [1 - \Phi(1.25)] \\ = 2 \cdot \Phi(1.25) - 1 = 2 \cdot 0.8944 - 1 = 0.7888$$

R:llä: `pnorm(5, 0, 4) - pnorm(-5, 0, 4)`  
[1] 0.7887005

(b) Nyt  $Y \sim N(10, 3^2)$ , joten

$$P(7 \leq Y \leq 16) = P(-1 \leq Z \leq 2) = \Phi(2) - \Phi(-1) = \Phi(2) - 1 + \Phi(1) = 0.9772 - 1 + 0.8413 = 0.8185.$$

R:llä: `pnorm(16, 10, 3) - pnorm(7, 10, 3)`  
[1] 0.8185946

Lauseen 5.11 mukaan  $Y/X=2 \sim N(59/5, (12/5)^2)$ .

$$P(7 \leq Y \leq 16 | X = 2) = P(-2 \leq Z \leq 1.75) = \Phi(1.75) - \Phi(-2) = \Phi(1.75) - 1 + \Phi(2) \\ = 0.9599 - 1 + 0.9772 = 0.9371.$$

R:llä: `pnorm(16, 59/5, 12/5) - pnorm(7, 59/5, 12/5)`  
[1] 0.9371907

(c) Lauseen 5.11 mukaan  $X$  ja  $Y$  eivät ole riippumattomia, sillä  $\rho \neq 0$ . Lisäksi huomataan, että

$$P(-5 \leq X \leq 5) \neq P(-5 \leq X \leq 5 | Y = 13) \text{ ja samoin } P(7 \leq Y \leq 16) \neq P(7 \leq Y \leq 16 | X = 2).$$

Siis  $X$  ja  $Y$  eivät ole riippumattomat.

12.5 Tässä tehtävässä merkitään:  $Z \sim N(0,1)$ .

(a)  $Y \sim N(347, 689)$ , joten  $P(309.2 < Y < 380.6) = P(-1.44 < Z < 1.28) = \Phi(1.28) - [1 - \Phi(1.44)] \\ = 0.8997 - 1 + 0.9251 = 0.8248.$

R:llä: `pnorm(380.6, 347, sqrt(689)) - pnorm(309.2, 347, sqrt(689))`  
[1] 0.8248132

(b) Lauseen 5.11 mukaan  $Y|X=385.1 \sim N(354.92945, 645.9375)$ , joten

$$P(309.2 < Y < 380.6 | X=385.1) = P(-1.80 < Z < 1.01) = \Phi(1.01) - [1 - \Phi(1.80)] \\ = 0.8438 - 1 + 0.9641 = 0.8079.$$

R:llä: `pnorm(380.6, 354.92945, sqrt(645.9375)) - pnorm(309.2, 354.92945, sqrt(645.9375))`  
[1] 0.8077761

12.6 (a) Tapa I: satunnaismuuttujat  $U=X+Y$  ja  $V=X-Y$  voidaan ilmaista  $\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}$ , joten

$$\text{Cov} \begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \text{Cov} \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}' = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho\sigma_1\sigma_2 \\ \rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_1^2 - \sigma_2^2 \\ \sigma_1^2 - \sigma_2^2 & \sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2\rho\sigma_1\sigma_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_U^2 & \sigma_{UV} \\ \sigma_{UV} & \sigma_V^2 \end{pmatrix}$$

Huomaa, että  $\sigma_{12} = \rho\sigma_1\sigma_2$ .

Kovarianssimatriisi voidaan muodostaa myös laskemalla matriisin alkiot yksitellen:

Tapa II:  $\sigma_U^2 = \text{Var}(U) = \text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y) = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2$ ,  
vastaavasti  $\sigma_V^2 = \text{Var}(V) = \text{Var}(X - Y) = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2\rho\sigma_1\sigma_2$  ja  
 $\sigma_{UV} = \text{Cov}(U, V) = \text{Cov}(X + Y, X - Y) = \text{Cov}(X, X) - \text{Cov}(X, Y) + \text{Cov}(Y, X) - \text{Cov}(Y, Y)$   
 $= \text{Var}(X) - \text{Var}(Y) = \sigma_1^2 - \sigma_2^2$ .

Kovarianssimatriisi muodostuu kuten edellä.

(b) (U, V) noudattaa 2-ulotteista normaalijakaumaa, koska normaalijakautuneiden satunnaismuuttujien lineaarinen muunnos säilyttää lineaarisuuden<sup>♦</sup>. Nyt siis

$$\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} \sim N_2 \left( \begin{pmatrix} \mu_U \\ \mu_V \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \sigma_U^2 & \sigma_{UV} \\ \sigma_{UV} & \sigma_V^2 \end{pmatrix} \right), \text{ missä odotusarvovektori koostuu alkioista } \mu_U = \mu_1 + \mu_2 \text{ ja}$$

$\mu_V = \mu_1 - \mu_2$ , ja kovarianssimatriisi on kuten a-kohdassa.

12.7 Nyt  $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cor}(X, Y) = \rho$ .

$$\begin{aligned} \text{(a)} \quad E[(Y - aX - b)^2] &= E[(Y - aX) - b]^2 = E[(Y - aX)^2 - 2b(Y - aX) + b^2] \\ &= E[Y^2 - 2aXY + a^2X^2 - 2bY + 2abX + b^2] \\ &= E(Y^2) - 2aE(XY) + a^2E(X^2) - 2bE(Y) + 2abE(X) + b^2 \\ &= 1 - 2a\rho + a^2 \cdot 1 - 2b \cdot 0 + 2ab \cdot 0 + b^2 = 1 - 2a\rho + a^2 + b^2, \end{aligned}$$

koska  $E(X^2) = \text{Var}(X) + [E(X)]^2 = 1 + 0 = 1$ ,  $E(Y^2) = \text{Var}(Y) + [E(Y)]^2 = 1 + 0 = 1$  ja  
 $E(XY) = \text{Cov}(X, Y) + E(X)E(Y) = \rho + 0 \cdot 0 = \rho$ .

$$\begin{aligned} \text{(b)} \quad q(a, b) &= E[(Y - aX - b)^2] = 1 - 2a\rho + a^2 + b^2 \\ &\geq 1 - 2a\rho + a^2 = q(a, 0) \\ &= 1 - \rho^2 + \rho^2 - 2a\rho + a^2 = 1 - \rho^2 + (\rho - a)^2 \\ &\geq 1 - \rho^2. \end{aligned}$$

Siis  $q(a, b)$  minimoituu, kun  $a = \rho$  ja  $b = 0$ .

12.8 Nyt  $Y - \hat{Y} = Y - a - b(X - \mu_1) = (Y - \mu_2) + \mu_2 - a - b(X - \mu_1)$

$$= \sigma_2 \left( \frac{Y - \mu_2}{\sigma_2} \right) + \mu_2 - a - b\sigma_1 \left( \frac{X - \mu_1}{\sigma_1} \right) = \sigma_2 Y^* + \mu_2 - a - b\sigma_1 X^* = \sigma_2 Y^* - b\sigma_1 X^* - (a - \mu_2),$$

missä  $X^* \sim N(0, 1)$  ja  $Y^* \sim N(0, 1)$ .

Tutkitaan, millä  $a$ :n ja  $b$ :n arvoilla  $E(Y - \hat{Y})^2$  saavuttaa miniminsä.

$$\begin{aligned} \text{Nyt } q(a, b) &= E(Y - \hat{Y})^2 = E[\sigma_2 Y^* - b\sigma_1 X^* - (a - \mu_2)]^2 = E \left[ \sigma_2 \left( Y^* - \frac{b\sigma_1}{\sigma_2} X^* - \frac{a - \mu_2}{\sigma_2} \right) \right]^2 \\ &= \sigma_2^2 E \left( Y^* - \frac{b\sigma_1}{\sigma_2} X^* - \frac{a - \mu_2}{\sigma_2} \right)^2, \text{ joten tehtävän 12.7. mukaan minimissä} \end{aligned}$$

$$\frac{b\sigma_1}{\sigma_2} = \rho \Leftrightarrow b = \frac{\rho\sigma_2}{\sigma_1} \text{ ja } \frac{a - \mu_2}{\sigma_2} = 0 \Leftrightarrow a = \mu_2. \text{ Siis minimissä } a = \mu_2 \text{ ja } b = \frac{\rho\sigma_2}{\sigma_1}.$$

<sup>♦</sup> Perustelu: X ja Y voidaan lausua määritelmän 5.7 muunnoksen (5.9.11) avulla riippumattomien N(0,1)-jakautuneiden Z<sub>1</sub> ja Z<sub>2</sub> lineaarikombinaatioina. Täten X+Y ja X-Y voidaan lausua Z<sub>1</sub> ja Z<sub>2</sub> lineaarikombinaatioina. Seuraa, että X+Y ja X-Y noudattavat 1-ulotteisia normaalijakaumia (Lause 5.4). Koska U=X+Y ja V=X-Y noudattavat normaalijakaumaa, niin U ja V voidaan lausua määritelmän 5.7 mukaisesti joidenkin riippumattomien N(0,1)-jakautuneiden W<sub>1</sub> ja W<sub>2</sub> avulla. Siis määritelmän 5.7 nojalla (U, V) ~ N<sub>2</sub>-jakaumaa.

**Tehtävään 12.3. liittyvä huomautus asiasta kiinnostuneille:**

Satunnaismuuttujien  $U=X-Y$  ja  $V=X+Y$  riippumattomuus voidaan johtaa myös niiden yhteisjakauman  $f_{U,V}(u,v)$  avulla. Se saadaan seuraavasti:

$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi\sqrt{1-0.6^2}} \exp\left[-\frac{1}{2(1-0.6^2)}(x^2 - 2 \cdot 0.6xy + y^2)\right] = \frac{1}{2\pi \cdot 4/5} \exp\left[-\frac{1}{2 \cdot 16/25}(x^2 - 1.2xy + y^2)\right]$$

Merkitään  $U = X-Y$  ja  $V = X+Y$ , jolloin  $x = \frac{u+v}{2}$  ja  $y = \frac{v-u}{2}$ .

Nyt  $f_{U,V}(u,v) = |J|f_{X,Y}\left(\frac{u+v}{2}, \frac{v-u}{2}\right)$ , missä  $J = \frac{1}{2}$ . Sijoittamalla saadaan

$$\begin{aligned} f_{U,V}(u,v) &= \frac{1}{2} \frac{1}{2\pi \cdot 4/5} \exp\left[-\frac{1}{2 \cdot 16/25}\left(\frac{4}{5}u^2 + \frac{1}{5}v^2\right)\right] = \frac{1}{2\pi \cdot 8/5} \exp\left(-\frac{u^2}{2 \cdot 4/5}\right) \exp\left(-\frac{v^2}{2 \cdot 16/5}\right) \\ &= \frac{1}{2\pi \cdot (2/\sqrt{5}) \cdot (4/\sqrt{5})} \exp\left(-\frac{u^2}{2 \cdot (2/\sqrt{5})^2}\right) \exp\left(-\frac{v^2}{2 \cdot (4/\sqrt{5})^2}\right) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 2/\sqrt{5}} \exp\left(-\frac{u^2}{2 \cdot (2/\sqrt{5})^2}\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 4/\sqrt{5}} \exp\left(-\frac{v^2}{2 \cdot (4/\sqrt{5})^2}\right) = f_U(u) \cdot f_V(v) \end{aligned}$$

Nyt  $f_{U,V}(u,v) = f_U(u) \cdot f_V(v)$  eli  $U$  ja  $V$  ovat riippumattomat.

Huomataan, että  $U \sim N(0, (2/\sqrt{5})^2)$  eli  $U \sim N(0, 0.8)$  ja  $V \sim N(0, (4/\sqrt{5})^2)$  eli  $V \sim N(0, 3.2)$ .