

## Lösningar övningstentamen

1.1 Låt  $X_i$  = antal bilar för familj  $i$  ( $i=1, \dots, 100$ )

$$\mu = E(X_i) = 0 \cdot \frac{1}{4} + 1 \cdot \frac{1}{2} + 2 \cdot \frac{1}{4} = 1$$

$$E(X_i^2) = 0^2 \cdot \frac{1}{4} + 1^2 \cdot \frac{1}{2} + 2^2 \cdot \frac{1}{4} = \frac{3}{2}$$

$$\Rightarrow \sigma^2 = V(X_i) = E(X_i^2) - (E(X_i))^2 = \frac{3}{2} - 1^2 = \frac{1}{2}$$

$$\Rightarrow \sigma = \sqrt{V(X_i)} = \frac{1}{\sqrt{2}}$$

Totala antalet bilar =  $T = \sum_{i=1}^{100} X_i$ . Om vi antar att

$X_i$ -variablerna är oberoende så ger centrala gränsvärdesatsen

$$\text{att } T \approx N(100 \cdot 1, 100 \cdot \frac{1}{2}) = N(100, 50)$$

$$P(\text{platserna räcker}) = P(T \leq 110) = P\left(\frac{T-100}{\sqrt{50}} \leq \frac{110-100}{\sqrt{50}}\right)$$
$$\approx \Phi\left(\frac{10}{\sqrt{50}}\right) = \Phi\left(\frac{\sqrt{2}}{1.5}\right) \approx \Phi(1.41) \approx \boxed{0.92} \leftarrow \text{SVAR}$$

↑  
tabell

2.1  $Y$  är en diskret slumpvariabel som kan anta värdena 1, 2, 3.

$$P(Y=1) = P(\text{boll 1 dras 3 ggr}) + P(\text{boll 2 dras 3 gånger})$$
$$+ P(\text{boll 3 dras 3 ggr}) = 3 \cdot P(\text{boll 1 dras 3 ggr})$$
$$= 3 \cdot \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{9}$$

$$P(Y=3) = P(\text{varje boll dras en gång}) = 1 \cdot \frac{2}{3} \cdot \frac{1}{3} = \frac{2}{9}$$

↑  
i andra dragningen måste man dra en av de 2 bollar som man inte drog i första dragningen

$$P(Y=2) = 1 - P(Y=1) - P(Y=3) = 1 - \frac{1}{9} - \frac{2}{9} = \frac{6}{9} = \frac{2}{3}$$

$$E(Y) = 1 \cdot \frac{1}{9} + 2 \cdot \frac{2}{3} + 3 \cdot \frac{2}{9} = \frac{1+12+6}{9} = \boxed{\frac{19}{9}} \leftarrow \text{SVAR}$$

3a) Det är uppenbart att  $f(x,y) \geq 0$  för alla  $x,y$ .

Dessutom har vi 
$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dx dy = \int_0^1 \int_0^1 9(1-\theta)x^2y^2 + 2\theta x dx dy$$

$$= \int_0^1 \left[ \frac{9(1-\theta)x^3y^2}{3} + \theta x^2 \right]_0^1 dy = \int_0^1 3(1-\theta)y^2 + \theta dy =$$

$$= [(1-\theta)y^3 + \theta y]_0^1 = 1-\theta + \theta = 1. \text{ Så villkoren för att } f(x,y) \text{ skall vara en sannolikhetsstäthet är uppfyllda.}$$

b) Vi skall visa att  $f(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$  om  $\theta=0$  el. 1 och att  $f(x,y) \neq f_X(x)f_Y(y)$  annars.

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy = \int_0^1 9(1-\theta)x^2y^2 + 2\theta x dy =$$

$$= [3(1-\theta)x^2y^3 + 2\theta xy]_0^1 = 3(1-\theta)x^2 + 2\theta x$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dx = \int_0^1 9(1-\theta)x^2y^2 + 2\theta x dx =$$

$$= [3(1-\theta)x^3y^2 + \theta x^2]_0^1 = 3(1-\theta)y^2 + \theta$$

$$\Rightarrow f_X(x)f_Y(y) = 9(1-\theta)^2x^2y^2 + 2\theta^2x + 3(1-\theta)\theta x^2 + 6(1-\theta)\theta xy^2$$

Om  $\theta=0$  så ser vi att  $f(x,y) = 9x^2y^2 = f_X(x)f_Y(y)$  OK!

$\theta=1$  ————  $f(x,y) = 2x = f_X(x)f_Y(y)$  OK!

Om  $\theta \neq 0$  eller 1 så innehåller  $f_X(x)f_Y(y)$  bland annat en  $xy^2$  term som inte finns i  $f(x,y)$  så  $f(x,y) \neq f_X(x)f_Y(y)$ .

c) Enligt b) är  $X$  &  $Y$  oberoende om  $\theta=1$ , och

$f_X(x) = 2x$  då  $x \in [0,1]$  och  $f_Y(y) = 1$  då  $y \in [0,1]$ . För  $z \in [0,2]$  fås

$$f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x)f_Y(z-x) dx, \text{ där } \dots$$

faktningsformeln

forts →

$$f_X(x) f_Y(z-x) = \begin{cases} 2x & \text{om } 0 \leq x \leq 1 \text{ och } 0 \leq z-x \leq 1 \\ 0 & \text{annars} \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow -1 \leq x-z \leq 0$$

$$\Leftrightarrow z-1 \leq x \leq z$$

Dus:  $f_{X+Y}(z) = \begin{cases} 2x & \text{om } \max(z-1, 0) \leq x \leq \min(z, 1) \\ 0 & \text{annars} \end{cases}$

$$\Rightarrow f_{X+Y}(z) = \int_{\max(z-1, 0)}^{\min(z, 1)} 2x \, dx = \left[ x^2 \right]_{\max(z-1, 0)}^{\min(z, 1)} =$$

$$= (\min(z, 1))^2 - (\max(z-1, 0))^2$$

$$= \begin{cases} z^2 - 0^2 = z^2 & \text{om } z \in [0, 1] \\ 1^2 - (z-1)^2 = 1 - (z^2 - 2z + 1) = 2z - z^2 = z(2-z) & \text{om } z \in [1, 2] \end{cases}$$

Svar:  $f_{X+Y}(z) = \begin{cases} z^2 & \text{då } z \in [0, 1] \\ z(2-z) & \text{då } z \in [1, 2] \end{cases}$

4 (a) Låt  $A = \{\text{går till st A}\}$

$B = \{\text{går till st B}\}$

$C = \{\text{fänger ingen fisk}\}$

Kon ihåg Poisson:  
 $P(X=k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$

$$P(C) = \frac{P(C|A)P(A) + P(C|B)P(B)}{P} = e^{-2} \cdot \frac{1}{4} + e^{-1} \cdot \frac{3}{4}$$

Lagen om total  
sannolikhet

$$= \frac{e^{-1}}{4} (e^{-1} + 3) \leftarrow \text{SVAR}$$

b) Söker  $P(A|C)$ . Enligt Bayes sats är

$$P(A|C) = \frac{P(C|A) \cdot P(A)}{P(C|A)P(A) + P(C|B)P(B)} = \frac{e^{-2} \cdot \frac{1}{4}}{e^{-1} \cdot \frac{1}{4} + e^{-1} \cdot \frac{3}{4}} = \frac{e^{-1}}{e^{-1} + 3} \leftarrow \text{Svar}$$

5.1

$$a) \alpha = 0,05, n = 9 \Rightarrow t_{\alpha/2}(n-1) = t_{0,025}(8) = 2,306$$

Intervaller blir  $\bar{x} \pm t_{\alpha/2}(n-1) \cdot \frac{s}{\sqrt{n}} = 5 \pm 2,306 \cdot \frac{1}{\sqrt{9}} = 5 \pm \frac{2,306 \cdot 1}{3} = 5 \pm \frac{2,306}{3}$

=  $\boxed{5 \pm 0,77}$  ← svar

b) Eftersom 5 ligger i intervallet, kan  $H_0$  ej förkastas på nivå  $\alpha = 0,05$ .

Eftersom det är svårare att förkasta  $H_0$  ju lägre  $\alpha$  väljs, så kan vi inte heller förkasta  $H_0$  på nivå  $0,01$ .

6.1 Likelihoodfunktionen ges av  $L(p) = \prod_{i=1}^3 P_X(x_i)$

$$= P_X(0) \cdot P_X(1) \cdot P_X(1) = (1-p) \cdot p \cdot p = (1-p)p^2 = p^2 - p^3$$

$$L'(p) = 2p - 3p^2 = p(2 - 3p)$$

$L'(p) = 0$  om  $p = 0$  eller  $p = \frac{2}{3}$ . Vi inser lätt att  $L(p)$  har sitt maximum i  $p = \frac{2}{3}$ .

Maximum likelihood skattningen är alltså  $\boxed{p^* = \frac{2}{3}}$  ← SVAR

7.1 a)  $\Psi_X(t) = E(e^{tX}) = \int_0^{\infty} e^{tx} \cdot 2e^{-2x} dx =$

$$= 2 \int_0^{\infty} e^{(t-2)x} dx = \begin{cases} 2 \left[ \frac{e^{(t-2)x}}{t-2} \right]_0^{\infty} = \frac{2}{2-t} & \text{om } t < 2 \\ \infty & \text{om } t \geq 2 \end{cases}$$

b) Kom ihåg:  $E(X^n) = \Psi_X^{(n)}(0)$ .

Vi har  $\Psi_X'(t) = \frac{2}{(2-t)^2}$ ,  $\Psi_X''(t) = \frac{2 \cdot 2}{(2-t)^3}$ ,  $\Psi_X^{(3)}(t) = \frac{2 \cdot 2 \cdot 3}{(2-t)^4}$  osv. Vi ser att

$$\Psi_X^{(n)}(t) = \frac{2n!}{(2-t)^{n+1}} \Rightarrow E(X^n) = \frac{n!}{2^n}$$

8.) Det viskall visas är att  $E(\sqrt{X_1 X_2}) \neq \mu$ .

oberoende ger att  $E(\sqrt{X_1 X_2}) = E(\sqrt{X_1}) E(\sqrt{X_2}) = (E(\sqrt{X_1}))^2$

Notera att,  $V(\sqrt{X_1}) = E(X_1) - (E(\sqrt{X_1}))^2$  \*

Eftersom  $V(X_1) > 0$  så är  $X_1$  inte en konstant, och därför är även  $V(\sqrt{X_1}) > 0$ .

Därför ger \* att  $(E(\sqrt{X_1}))^2 < E(X_1)$

Så  $E(\sqrt{X_1 X_2}) = (E(\sqrt{X_1}))^2 < E(X_1) = \mu$ .

#

