

# Tentamen i stokastiska processer den 15/12 fm i V

HJÄLPMEDEL: Resultatsammanfattning, beta, och projektstenciler.

LÄRARE: Patrik Albin 7723512.

Övningstentamen ger bonus vid denna tentamen enligt KursPM.

Tentamensresultatet anslås i MV-husets källare, samt meddelas via email till dem som tydligt skriver sin email-adress på tentamensomslaget. Lösningar till tentamen läggs ut på kurshemsidan så snart som möjligt efter tentamens slut.

Inlämnade svar skall motiveras någorlunda men ej överdrivet fullständigt.

**Uppgift 1** Låt  $X, Y$  och  $Z$  vara stokastiska variabler med variansmatris

$$\begin{pmatrix} \text{Var}\{X\} & \text{Cov}\{X, Y\} & \text{Cov}\{X, Z\} \\ \text{Cov}\{Y, X\} & \text{Var}\{Y\} & \text{Cov}\{Y, Z\} \\ \text{Cov}\{Z, X\} & \text{Cov}\{Z, Y\} & \text{Var}\{Z\} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}.$$

**a** Finns det något tal  $\rho$  sådant att de stokastiska variablerna  $X$  och  $X + \rho Z$  är okorrelerade? **(1.5 poäng)**

**b** Vilket är det största resp. minsta värdet variansen  $\text{Var}\{X + \rho Y\}$  kan ta för olika tal  $\rho$ ? **(2.5 poäng)**

**c** Hur kan man visa att den givna variansmatrisen verkligen är en variansmatris, dvs. att  $X, Y$  och  $Z$  kan ha de givna varianserna och kovarianserna?

Beviset behöver inte utföras, utan det räcker ange en tydlig plan för hur beviset skall gå till! **(1 poäng)**

**Uppgift 2** Låt  $\{X(t)\}_{t \in \mathbb{R}}$  och  $\{Y(t)\}_{t \in \mathbb{R}}$  vara stationära Gaussiska processer med väntevärden  $m_X = m_Y = 0$ , spektraltätheter  $\mathcal{P}_X(f)$  resp.  $\mathcal{P}_Y(f)$ , och korspektraltäthet  $\mathcal{P}_{X,Y}(f)$ . Förklara hur man med utgångspunkt från denna information kan beräkna sannolikheten  $\mathbf{P}\{X(1) + X(2) + Y(3) > 3\}$ .

Sannolikheten behöver ej beräknas, utan det räcker ange en tydlig plan för hur beräkningen skall gå till! **(5 poäng)**

**Uppgift 3** Låt  $\{X(t)\}_{t \in \mathbb{Z}}$  vara en svagt stationär process med väntevärde 0 och känd kovariansfunktion  $r_X(\tau)$ . Man har observerat värdena  $x_{-2}, x_{-1}, x_0, x_1, x_2$  för  $X(-2), X(-1), X(0), X(1), X(2)$ . Dock misstänker man att observationen  $x_0$  är felaktig. Därför gör man en skattning  $\hat{X}(0)$  av  $X(0)$  med hjälp av observationerna  $x_{-2}, x_{-1}, x_1, x_2$ , och beslutar att observationen  $x_0$  är felaktig om kvoten

$$\frac{(\hat{X}(0) - x_0)^2}{\mathbf{E}\{X(0)^2\}} > 2.$$

**a** Förklara hur man på (i någon vettig mening) "bästa sätt" kan utföra skattningen av  $X(0)$  och sedan beslutet med hjälp av den givna informationen. **(4 poäng)**

**b** Vad kan man göra för att besluta om observationen  $x_0$  är korrekt då kovariansfunktion  $r_X(\tau)$  ej är känd? **(1 poäng)**

**Uppgift 4** Låt  $\{X(t)\}_{t \in \mathbb{R}}$  vara en stationär Gaussisk process med väntevärde  $m_X = 1$  och kovariansfunktion  $r_X(\tau) = e^{-|\tau|}$ .

- a** Hur kan man beräkna sannolikheten  $\mathbf{P}\{\sum_{k=0}^{\infty} 2^{-k} X(k) > 1\}$ ? **(2.5 poäng)**
- b** Låt  $\{Y(k)\}_{k \in \mathbb{Z}}$  vara utsignalen från filtret med insignal  $\{X(t)\}_{t \in \mathbb{Z}}$  och impuls svar  $h_1(k) = 2^{-k}$  för  $k \geq 0$  samt  $h_1(k) = 0$  för övrigt. Ange det impulssvar  $h_2(k)$  som är sådant att om  $\{Y(k)\}_{k \in \mathbb{Z}}$  är insignal till filtret så blir utsignalen  $\{X(t)\}_{t \in \mathbb{Z}}$ , dvs.  $X(t)$  återskapas i diskreta tidpunkter  $t \in \mathbb{Z}$ . **(2.5 poäng)**

- Uppgift 5**
- a** Ge ett exempel på en stationär Lévy-process. **(1 poäng)**
- b** Ge ett exempel på en Lévy-process som ej är självsimilär. **(1 poäng)**
- c** Ge ett exempel på en självsimilär process som ej är en Lévy-process. **(1 poäng)**
- d** Finns processer som varken är stationära, självsimilära eller Lévy-processer? **(1 poäng)**
- e** Ge ett exempel på en svagt stationär process som ej är stationär. **(1 poäng)**

**Uppgift 6 (projekt 1)** En Poisson-process  $\{X(t)\}_{t \geq 0}$  med intensitet 1 kan beskrivas som ett "halvt hagelbrus"

$$X(t) = \sum_{k=1}^{\infty} g\left(t - \sum_{j=1}^k \xi_j\right) \quad \text{för } t \geq 0,$$

där  $\xi_1, \xi_2, \dots$  är oberoende  $\exp(1)$ -fördelade stokastiska variabler och  $g(t) = 1$  för  $t \geq 0$  samt  $g(t) = 0$  för  $t < 0$ .

- a** Förklara påståendet att Poisson-processen är ett halvt hagelbrus. **(1 poäng)**
- b** Hur kan man med hjälp av datorsimuleringar uppskatta sannolikheten

$$\mathbf{P}\{X(t) - t \geq 4 \text{ för något } t \in [0, 10]\}. \quad \mathbf{(3 poäng)}$$

- c** Hur kan man simulera en Poisson-fördelad stokastisk variabel i dator? **(1 poäng)**

**Uppgift 6 (projekt 2)**

**a** Hur kan man med hjälp av provtransmissioner uppskatta bitfelssannolikheten för ett digitalt kommunikationssystem. **(2.5 poäng)**

- b** Vad kan tänkas orsaka att den enligt deluppgift a skattade bitfelssannolikheten inte överensstämmer med den teoretiskt beräknade enligt projekt 2. **(1.5 poäng)**

**c** Beräkna variansen  $\mathbf{Var}\{X(1)\}$  för en svagt stationär process  $\{X(t)\}_{t \in \mathbb{R}}$  med spektraltäthet  $\mathcal{P}_X(f) = 1$  för  $f \in \mathbb{R}$ . **(1 poäng)**

**Uppgift 6 (projekt 3)**

**a** Förklara hur man mha. Maximum Likelihood metoden kan skatta värdet av parametern  $\lambda > 0$  för ett datamaterial  $x_1, \dots, x_n$  av observationer  $X_1, \dots, X_n$  av en  $\exp(\lambda)$ -fördelning. **(1.5 poäng)**

- b** Vilken fördelning har den stokastiska variabeln  $e^{-\lambda X}$  då  $X$  är en  $\exp(\lambda)$ -fördelad stokastisk variabel? **(1.5 poäng)**

**c** Betrakta en prismodell  $S(t) = S(0) e^{X(t) - X(0) + \mu t}$  där  $\{X(t)\}_{t \geq 0}$  är en process som har stationära ökningar som dock ej är oberoende. Diskutera vilka nya svårigheter som uppstår med en sådan modell jämfört situationen projekt 3 där  $X(t)$  är en Lévy-process. Säg något om de praktiskt ekonomiska konsekvenser en sådan modell kan ha jämfört en baserad på Lévy-processer. **(2 poäng)**

Lycka till!

**Uppgift 1** **a**  $\mathbf{Cov}\{X, X+\rho Z\} = \mathbf{Var}\{X\} + \rho \mathbf{Cov}\{X, Z\} = 1 + \rho \cdot 0 = 1 \neq 0.$

**b**  $\mathbf{Var}\{X + \rho Y\} = \mathbf{Var}\{X\} + \rho^2 \mathbf{Var}\{Y\} + 2\rho \mathbf{Cov}\{X, Y\} = 1 + 2\rho^2 + 2\rho = 2[(\rho + \frac{1}{2})^2 + \frac{1}{4}]$  som antar alla värden i intervallet  $[\frac{1}{4}, \infty).$

**c** Kontrollera att egenvärdena är icke-negativa.

**Uppgift 2**  $\mathbf{P}\{X(1)+X(2)+Y(3) > 3\} = 1 - \Phi((3-\mu)/\sigma)$  där  $\mu = \mathbf{E}\{X(1)+X(2)+Y(3)\} = m_X+m_X+m_Y = 0$  och  $\sigma^2 = \mathbf{Var}\{X(1)+X(2)+Y(3)\} = \mathbf{Var}\{X(1)\} + \mathbf{Var}\{X(2)\} + \mathbf{Var}\{Y(3)\} + 2\mathbf{Cov}\{X(1), X(2)\} + 2\mathbf{Cov}\{X(1), Y(3)\} + 2\mathbf{Cov}\{X(2), Y(3)\} = r_X(0) + r_X(0) + r_Y(0) + 2r_X(1) + 2r_{X,Y}(2) + 2r_{X,Y}(1) = \int_{-\infty}^{\infty} [\mathcal{P}_X(f)(2+2e^{i2\pi f}) + \mathcal{P}_Y(f) + \mathcal{P}_{X,Y}(f)(2e^{i2\pi f}2+2e^{i4\pi f})] df.$

**Uppgift 3** **a** Skatta  $X(0)$  med den linjärkombination  $a(X(-2)+X(2)) + b(X(-1)+X(1))$  som minimerar  $\mathbf{E}\{[a(X(-2)+X(2))+b(X(-1)+X(1))-X(0)]^2\} = a^2(2r_X(0)+2r_X(4)) + b^2(2r_X(0)+2r_X(2)) + r_X(0) + 2ab(2r_X(1)+2r_X(3)) + 4ar_X(2) + 4br_X(1)$ , vilket efter derivering med avseende på  $a$  och  $b$  ger ekvationerna

$$\begin{cases} 4a(r_X(0)+r_X(4)) + 4b(r_X(1)+r_X(3)) + 4r_X(2) = 0 \\ 4b(r_X(0)+r_X(2)) + 4a(r_X(1)+r_X(3)) + 4r_X(1) = 0 \end{cases}$$

varur man löser ut  $a$  och  $b$ . Eftersom  $\mathbf{E}\{X(0)^2\} = r_X(0)$  blir sedan testen

$$\frac{[a(x_{-2}+x_2) + b(x_{-1}+x_1) - x_0]^2}{r_X(0)} > 2.$$

**b** Man skattar kovariansfunktionen med hjälp av data, och använder sedan den skattade kovariansfunktionen  $\hat{r}_X(\tau)$  istf. den  $r_X(\tau)$  i testen ovan.

**Uppgift 4** **a** Om  $Y(t) = \sum_{k=-\infty}^0 2^k X(t-k)$  så är  $m_Y = \sum_{k=-\infty}^0 2^k m_X = 2m_X = 2$  och  $\mathbf{Var}\{Y(t)\} = \int_{-1/2}^{1/2} \mathcal{P}_Y(f) df = \int_{-1/2}^{1/2} \mathcal{P}_X(f) |\sum_{k=-\infty}^0 2^k e^{-i2\pi f k}|^2 df = \int_{-1/2}^{1/2} \sum_{k=-\infty}^{\infty} e^{-|k|} e^{-i2\pi f k} |\sum_{k=-\infty}^0 2^k e^{-i2\pi f k}|^2 df = \frac{8e+4}{6e-3}$  med hjälp av följande Mathematica beräkning

```
In[1] := Integrate[Simplify[ComplexExpand[Sum[Exp[k]*Exp[-I*2*Pi*f*k], {k,-Infinity,0}]+Sum[Exp[-k]*Exp[-I*2*Pi*f*k], {k,1,Infinity}], TargetFunctions->{Re,Im}]]*Simplify[ComplexExpand[Abs[Sum[2^k*Exp[I*2*Pi*f*k], {k,-Infinity,0}]]^2, TargetFunctions->{Re,Im}]], {f,-1/2,1/2}]
```

Out[1] =  $\frac{8e+4}{6e-3}$

Det följer att  $\mathbf{P}\{\sum_{k=0}^{\infty} 2^{-k} X(k) > 1\} = \mathbf{P}\{Y(0) > 1\} = 1 - \Phi\left((1-2)/\sqrt{\frac{8e+4}{6e-3}}\right).$

**b** Med  $h_2(0) = 1$ ,  $h_2(1) = -\frac{1}{2}$  och  $h_2(k) = 0$  för övrigt blir  $(h_2 \star Y)(k) = Y(k) - \frac{1}{2}Y(k-1) = \sum_{\ell=0}^{\infty} 2^{-\ell} X(k-\ell) - \frac{1}{2} \sum_{\ell=0}^{\infty} 2^{-\ell} X(k-1-\ell) = X(k) + \sum_{\ell=1}^{\infty} 2^{-\ell} X(k-\ell) - \frac{1}{2} \sum_{\ell=1}^{\infty} 2^{-\ell-1} X(k-\ell) = X(k).$

**Uppgift 5** **a**  $X(t) = 0.$

**b** Poisson-processen, ty det visas i ett övningstal att den ej är självsimilär.

**c**  $X(t) = t^2$ : det visas i ett övningstal att  $X(t)$  är självsimilär, och  $X(t+h) - X(t) = 2th + h^2$  beror av  $t$  så att  $X(t)$  ej har stationära ökningarna och ej är en Lévy-process.

**d** Ja, t.ex.  $X(t) = 1 + t^2$  ses lätt uppfylla alla dessa krav.

**e** Diskret vitt brus där varannan brusterm är  $N(0, 1)$ -fördelad och varannan likformigt fördelad över intervallet  $(-\sqrt{6}, \sqrt{6})$ .

**Uppgift 6 (projekt 1)** **a** Poisson-processen är ett halvt hagelbrus, och hör sen!

**b** Enligt en smärre modifiering av lösningen till programmeringsuppgift 1 c.

**c** En  $Po(\lambda)$ -fördelad stokastisk variabel erhålles genom att simulera värdet  $X(\lambda)$  för en Poisson-process  $\{X(t)\}_{t \geq 0}$  med intensitet 1.

**Uppgift 6 (projekt 2)** **a** Enligt uppgift 4 i projektet.

**b** Bruset är kanske inte normalfördelat, eller så är det inte helt "vitt".

**c**  $\text{Var}\{X(1)\} = r_X(0) = \int_{-\infty}^{\infty} \mathcal{P}_X(f) df = \infty$ .

**Uppgift 6 (projekt 3)** **a**  $\frac{d}{d\lambda} \ln(\prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i)) = \frac{d}{d\lambda} \sum_{i=1}^n \ln(\lambda e^{-\lambda x_i}) = \sum_{i=1}^n (\frac{1}{\lambda} - x_i) = 0 \Leftrightarrow \lambda = 1/\bar{x}$ .

**b**  $\mathbf{P}\{e^{-\lambda X} \leq x\} = \mathbf{P}\{-\lambda X \leq \ln(x)\} = \mathbf{P}\{X \geq -\ln(x)/\lambda\} = 1 - F_X(\ln(x)/\lambda) = e^{-\lambda(-\ln(x)/\lambda)} = x$ , så  $e^{-\lambda X}$  är likformigt fördelad över  $[0, 1]$ .

**c** Maximum likelihood metoden fungerar inte som tidigare eftersom log-inkrementen ej är oberoende. En modell där ökningarna ej är oberoende ger möjlighet att "titta in i framtiden", dvs. det kan finnas "free lunches".