

TMS125, Stokastiska Processer F2, VT 2005

Tentamen

Måndag 23/5, 2005. 14:00-19:00

Jour: Oskar Sandberg 031-7725366 (0702-717675)

Hjälpmedel: Endast Beta.

Tentamen består av sex uppgifter, och varje uppgift är värd maximalt 5 poäng. Var noggranna och motivera alla steg! 15 poäng rätt ger minst en 3:a. Lycka till.

- Varför suger kovariansen? (Det vill säga, vad har kovariansen för begränsningar vad gäller att beskriva sambandet mellan två stokastiska variabler?)
 - För vilken klass av fördelningar är kovariansen mest användbar? För vilken typ av stokastiska processer är således väntevärdes- och kovariansfunktionerna mest användbara?
- En Lévyprocess är en stokastisk process med oberoende och stationära ökningar. Om en process $\{X(t)\}_{t \geq 0}$ är en Lévyprocess, är då alltid $Y(t) = (X(t))^2$ också en Lévyprocess? (Börja gärna med att prova om det håller för någon av våra vanligaste Lévyprocesser!)
- Ge ett exempel på en Gaussisk process som varken är en Wienerprocess, eller Ornstein-Uhlenbeck processen (eller en skalning eller kombination därav).
 - $\{W(t)\}_{t \geq 0}$ är en Wienerprocess. Visa att processen $Y(t) = W(t+T) - W(t)$ är stationär. (Ledning: Är den svagt stationär?)
- Visa att om $\{X(t)\}_{t \geq 0}$ är Poissonprocess så gäller det att

$$\frac{X(t)}{t} \xrightarrow{L^2} \lambda.$$

Det vill säga, vänsterledet konvergerar i kvadratisk medel mot λ .

- En Markovkedja $\{X_n\}_{n=0}^\infty$ på tillståndsrummet $S = \{0, 1, 2\}$ har följande övergångsmatrix:

$$P = \begin{bmatrix} c & 2a & 0 \\ a & b & a \\ 0 & 2a & c \end{bmatrix}$$

- Vilka värden kan konstanterna a , b , och c anta om P ska vara en väldefinierad övergångsmatrix?
- Vilka värden kan konstanterna a , b , och c anta för att X_n ska ha en unik stationär fördelning?
- Beräkna den stationära fördelningen för något av de fallen då den existerar unikt. Är den stationära fördelningen den samma för alla tillåtna värden av a , b , och c ?

6. $\{X_n\}_{n=0}^{\infty}$ är en Markovkedja på ett tillståndsrum S . Vilken egenskap måste $g : S \rightarrow V$ (en funktion från S på en annan mängd V) ha för att $Y_n = g(X_n)$ ska vara en Markovkedja med tillståndsrum V .

Visa både att egenskapen är tillräcklig, och ge ett exempel på en funktion som inte har egenskapen, för vilken Y_n inte är en Markovkedja.

TMS125, Stokastiska Processer F2, VT 2005

KURSVÄRDERING PÅ KURSEMSIDAN!

<http://www.math.chalmers.se/Stat/Grundutb/Chalmers/TMS125/>

TENTA FACIT

- (a) Kovariansen kan endast beskriva linjärt beroende mellan stokastiska variabler. Därför betyder inte that kovariansen är 0 att variabler är oberoende.
(b) För normalfördelade (Gaussiska) stokastiska variabler mäter kovariansen all möjlig beroende. Således är väntesvärdes och kovariansfunktionen mest användbara för Gaussiska processer.
- Det finns många sätt att visa att det inte håller. Låt t. ex. $X(t)$ vara en Poissonprocess. Då gäller:

$$\begin{aligned}\mathbf{E}[Y(t + \tau) - Y(t)] &= \mathbf{E}[X(t + \tau)^2] - \mathbf{E}[X(t)^2] \\ &= V_X(t + \tau) + m_X(t + \tau)^2 - V_X(t) - m_X(t)^2 \\ &= \lambda(t + \tau) + \lambda^2(t + \tau)^2 - \lambda t - \lambda^2 t^2 \\ &= \lambda\tau + \lambda\tau^2 + 2\lambda t\tau\end{aligned}$$

Altså beror väntevärdet av $Y(t)$ s ökning på t , vilket motsäger att den har stationära ökningar.

- (a) Det enklast exemplet är att ta $X(t) = \xi$ för alla $t \geq 0$, och låta ξ vara en normalfördelad stokastisk variabel. Den processen antar ett konstant normalfördelat värde.
(b) $m_Y(t) = m_W(t + T) - m_W(t) = 0$ beror inte på t .

$$\begin{aligned}r_Y(t + \tau) &= \mathbf{Cov}[Y(t), Y(t + \tau)] \\ &= \mathbf{Cov}[W(t + T) - w(t), W(t + \tau + T) - w(t + \tau)] \\ &= \mathbf{Cov}[W(t + T), W(t + \tau + T)] - \mathbf{Cov}[W(t), W(t + \tau + T)] \\ &\quad - \mathbf{Cov}[W(t + T), W(t + \tau)] + \mathbf{Cov}[W(t), W(t + \tau)] \\ &= \sigma^2(t + T - t - \min(t + T, t + \tau) + t) \\ &= \sigma^2(T - \min(T, \tau)) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{om } \tau \geq T \\ \sigma^2(T - \tau) & \text{annars.} \end{cases}\end{aligned}$$

Eftersom varken $m_Y(t)$ eller $r_Y(t, t + \tau)$ beror på t är $Y(t)$ svagt stationär. Eftersom skillnaden mellan två Gaussiska processer är en Gaussisk process, så är den även det. En svagt stationär Gaussisk process är stationär.

4. Det följer från direkt beräkning:

$$\begin{aligned}
 \mathbf{E}[(X(t)/t - \lambda)^2] &= t^{-2} \mathbf{E}[(X(t) - \lambda t)^2] \\
 &= t^{-2} \mathbf{E}[(X(t) - \mathbf{E}[X])^2] \\
 &= t^{-2} \mathbf{Var}[X(t)] \\
 &= \lambda/t \rightarrow 0 \text{ då } t \rightarrow \infty
 \end{aligned}$$

5. (a) För att det ska vara en stokastisk matris måste alla element ligga i $[0, 1]$ och radsummorna vara 1. Det följer att $a \in [0, 0.5]$ och att $c = b = 1 - 2a$.
- (b) För att det ska finnas en unik stationär process måste kedjan vara irreducibel. Det är den endast om $a > 0$.
- (c) Den stationära fördelningen ges av $\pi = [\frac{1}{4}, \frac{1}{2}, \frac{1}{4}]$. Det gäller för att alla godtagbara värden av a , b , och c .
6. Egenskapen är att g måste ha vara en *injektiv* funktion. Det betyder att $g(x) = g(y)$ om $x = y$. För en injektiv funktion har en invers definerad på g s bildmängd. Det följer att:

$$\begin{aligned}
 &\mathbf{P}(Y_{n+1} = j | Y_n = i, Y_{n-1} = i_{n-1}, \dots, Y_0 = i_0) \\
 &= \mathbf{P}(X_{n+1} = g^{-1}(j) | X_n = g^{-1}(j_n), X_{n-1} = g^{-1}(j_{n-1}), \dots, X_0 = g^{-1}(j_0)) \\
 &= \mathbf{P}(X_{n+1} = g^{-1}(j) | X_n = g^{-1}(j_n)) \\
 &= \mathbf{P}(Y_{n+1} = j | Y_n = i).
 \end{aligned}$$

Alltså uppfyller Y_n Markovegenskapen och är således en Markovkedja när g är injektiv.

För ett motexempel när g inte är injektiv, ta $S = \{1, 2, 3\}$ och låt X_n ha följande övergångsmatris:

$$P = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

och låt $g(1) = 1$, $g(2) = 2$, och $g(3) = 2$. Det är inte möjligt för X_n att återvända till tillstånd 1 om den var där för en tur sedan, alltså gäller $\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 | Y_n = 2, Y_{n-1} = 1) = 0$. Men å andra sidan gäller $\mathbf{P}(Y_{n+1} = 1 | Y_n = 2, Y_{n-1} = 2) = 1$. Detta motsäger Markovegenskapen.