

MVE051/MSG810 2016 Föreläsning 12

Petter Mostad

Chalmers

January 2, 2017

Momentgenererande funktioner

- ▶ Anta X är en stokastisk variabel. Om funktionen

$$m_X(t) = \mathbb{E} [e^{tX}]$$

existerar för t i något öppet intervall runt $t = 0$, så kallas $m_X(t)$ för den *momentgenererande funktionen* till X .

- ▶ Kom i håg att *momenterna* till X är definierad med (för $n \geq 0$)

$$a_n = \mathbb{E} [X^n].$$

- ▶ Vi får att om den momentgenererande funktionen existerar så är den den *exponentiella genererande funktionen* till talföljden $\{a_n\}_{n=0}^{\infty}$.
- ▶ Beviset använder Maclaurin serien:

$$e^z = 1 + z + \frac{z^2}{2} + \frac{z^3}{3!} + \frac{z^4}{4!} + \dots$$

- ▶ $m_X(t)$ har många användningar, t.ex. att beräkna väntevärde och varians till en fördelning.

Beräkna väntevärde och varians med $m_X(t)$

- ▶ Om $m(t)$ är expoentiell genererande funktion till $\{a_n\}_{n=0}^{\infty}$ så är $m'(t)$ exponentiell genererande funktion till $\{a_{n+1}\}_{n=0}^{\infty}$.
- ▶ Om $m(t)$ är expoentiell genererande funktion till $\{a_n\}_{n=0}^{\infty}$ gäller

$$m(0) = a_0 \quad m'(0) = a_1 \quad m''(0) = a_2 \quad m'''(0) = a_3 \quad \dots$$

- ▶ Om $m_X(t)$ är den momentgenererande funktionen till X så är $m'_X(0) = \mathbb{E}[X]$, $m''_X(0) = \mathbb{E}[X^2]$, $m'''_X(0) = \mathbb{E}[X^3]$, etc.
- ▶ Till exempel blir $\text{Var}[X] = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 = m''_X(0) - m'_X(0)^2$.

Exempel: $m_X(t)$ för Binomialfördelningen

- ▶ När $X \sim \text{Binomial}(n, p)$, så att frekvensfunktionen är

$$f(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}$$

så får vi

$$m_X(t) = (pe^t + 1 - p)^n$$

- ▶ Bevis
- ▶ Från detta får vi att $m'_X(0) = np$ och $m''_X(0) = np + n(n-1)p$, som ger $\text{Var}[X] = np - np^2$.

Exempel: $m_X(t)$ för Poissonfördelningen

- ▶ När $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ så att frekvensfunktionen är

$$f(x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}$$

så får vi

$$m_X(t) = \exp(e^t \lambda - \lambda)$$

- ▶ Bevis
- ▶ Från detta får vi att $m'_X(0) = \lambda$ och $m''_X(0) = \lambda^2 - \lambda$, som ger $\text{Var}[X] = \lambda$.

Exempel: $m_X(t)$ för Gammafördelningen

- ▶ När $X \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$ så att täthetsfunktionen är

$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha} x^{\alpha-1} \exp(-x/\beta)$$

så får vi

$$m_X(t) = (1 - \beta t)^{-\alpha}$$

- ▶ Bevis
- ▶ Från detta får vi att $m'_X(0) = \alpha\beta$ och $m''_X(0) = \alpha\beta^2(1 + \alpha)$, som ger $\text{Var}[X] = \alpha\beta^2$.

Exempel: $m_X(t)$ för Normalfördelningen

- ▶ När X har standard normalfördelning så att täthetsfunktionen är

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}x^2\right)$$

så får vi

$$m_X(t) = \exp(t^2/2)$$

- ▶ Med lite extra arbete får vi när $X \sim \text{Normal}(\mu, \sigma)$ att

$$m_X(t) = \exp(\mu t + \sigma^2 t^2/2)$$

- ▶ Från detta får vi att $\mathbb{E}[X] = \mu$ och $\text{Var}[X] = \sigma^2$. Vi kan även ganska lätt beräkna högre moment $\mathbb{E}[X^3]$, $\mathbb{E}[X^4]$, etc.

Flera momentgenererande funktioner

- ▶ Om X har en Geometrisk fördelning med parameter p så får vi

$$m_X(t) = \frac{pe^t}{1 - (1 - p)e^t}$$

- ▶ Om X har en Negativ Binomialfördelning med parametrar r och p så får vi

$$m_X(t) = \left(\frac{pe^t}{1 - (1 - p)e^t} \right)^r$$

- ▶ $m_X(t)$ för en del fördelningar finns i "Beta" formelsamlingen. (Tentan kommer innehålla nödvändig information för de som inte har med denne formelsamlingen).

Nyttiga egenskaper för momentgenererande funktioner

- ▶ Om $m_X(t) = m_Y(t)$ för stokastiska variabler X och Y för alla t i något öppet intervall runt 0 så är $X = Y$. ($m_X(t)$ är ett "fingeravtryck")
- ▶ Om α och β är reella tal har vi $m_{\alpha+\beta X}(t) = e^{\alpha t} m_X(\beta t)$.
- ▶ Exempel på användning: Bevis för att om $X \sim \text{Normal}(\mu, \sigma)$, så är $(X - \mu)/\sigma \sim \text{Normal}(0, 1)$.
- ▶ För oberoende X och Y har vi $m_{X+Y}(t) = m_X(t) m_Y(t)$.
- ▶ Exempler på användning:
 - ▶ Summan av oberoende normalfördelade variabler är normalfördelad.
 - ▶ Summan av oberoende Poissonfördelade variabler är Poissonfördelad.
 - ▶ Summan av oberoende Gammafördelade variabler med samma β är Gammafördelad.

- ▶ Antag X är en stokastisk variabel med väntevärde μ och standardavvikelse σ . Då har vi för varje positiva tal k att

$$\Pr[|X - \mu| < k\sigma] \geq 1 - \frac{1}{k^2}$$

- ▶ Bevis
- ▶ I tillämpade situationer kan man ta fram begränsningar i sannolikheten för att X är alltför långt borta från μ . Fast begränsningarna är oftast inte så nyttiga i praktiken.
- ▶ Chebychev's olikhet har kanske större värde som verktyg inom sannolikhetsteorin.

- ▶ Låt $X_1, X_2, \dots, X_n$ vara ett stickprov från en fördelning med väntevärde μ och varians σ^2 . För godtycklig positiv k har vi att

$$\Pr [|\bar{X} - \mu| < k] \rightarrow 1$$

när $n \rightarrow \infty$.

- ▶ Beviset stöder sig på Chebychev's olikhet.
- ▶ Bekräftar matematisk en intuition om hur sannolikhet fungerar.
- ▶ Märk: Gäller inte om variansen inte finns!