

# SF1901: Sannolikhetslära och statistik

## Föreläsning 4.

Funktioner av s.v:er, Flera stokastiska variabler.  
Marginell sannolikhetsfunktion och -täthetsfunktion.  
Oberoende sv:er, Maximum och minimum av oberoende  
sv:er, Fördelning för summa av oberoende st.v:er.

Gunnar Englund, Jan Grandell & Timo Koski

28.01.2016

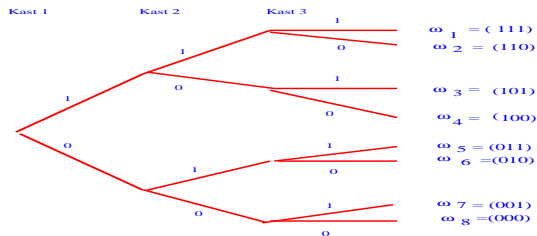


Om  $X$  är en stokastisk variabel. Om  $g(x)$  är en reellvärd funktion av  $x$ , så är

$$Y = g(X)$$

en stokastisk variabel, eftersom den är en funktion av en stokastisk variabel.

# Tre oberoende kast av ett häftstift: funktion av en stokastisk variabel

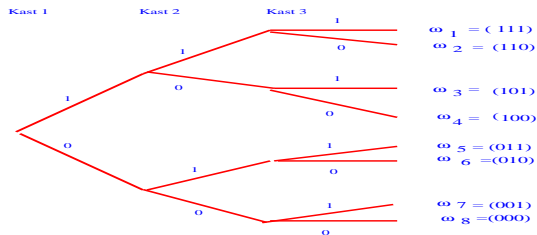


$X =$  'antalet ettor i tre oberoende kast av ett häftstift'.  $g(x) = (x - 2)^2$

$$Y = g(X) = (X - 2)^2$$

$$X(\omega_1) = 3, X(\omega_2) = X(\omega_3) = X(\omega_5) = 2,$$
$$X(\omega_4) = X(\omega_6) = X(\omega_7) = 1, X(\omega_8) = 0.$$

# Tre oberoende kast av ett häftstift: sannolikhetsfunktion för $Y = (X - 2)^2$



$$Y(\omega_1) = 1, Y(\omega_2) = Y(\omega_3) = Y(\omega_5) = 0,$$
$$Y(\omega_4) = Y(\omega_6) = Y(\omega_7) = 1, Y(\omega_8) = 4.$$

$$P(Y = 4) = (1 - p)^3, P(Y = 1) = p^3 + 3p(1 - p)^2,$$

$$P(Y = 0) = 3p^2(1 - p)$$

# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = g(X)$

Uppgift: bestäm fördelningsfunktionen  $F_Y(y)$  för  $Y$ . Sedan kan man på känt sätt bestämma täthetsfunktionen/sannolikhetsfunktionen.

Tillvägagångssättet är enklast om  $g(x)$  antingen är strängt växande för alla  $x$  eller strängt avtagande för alla  $x$ . Vi ger tre exempel på denna situation.



# SI-täthet för $Y = g(X)$

Vi begränsar oss dock till fallet då  $g$  är strikt växande. Denna begränsning förenklar beviset högst avsevärt.

Låt  $g^{-1}(x)$  vara inversen till  $g$ . Då gäller

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(g(X) \leq y) = P(X \leq g^{-1}(y)) = F_X(g^{-1}(y))$$

vilket ger

$$f_Y(y) = \frac{dF_X(g^{-1}(y))}{dy} = F'_X(g^{-1}(y)) \frac{dg^{-1}(y)}{dy} = f_X(g^{-1}(y)) \frac{dg^{-1}(y)}{dy}.$$

# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = g(X)$ : Linjär transformation

Vi antar att  $X$  är en kontinuerlig s.v. och sätter  $Y = aX + b$ .

1.  $a$  positivt

När  $a$  är positivt blir

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(aX + b \leq y) = P\left(X \leq \frac{y - b}{a}\right) = F_X\left(\frac{y - b}{a}\right).$$

Fördelningsfunktionen för  $Y$  får man alltså genom att i fördelningsfunktionen  $F_X(x)$  ersätta argumentet  $x$  med  $(y - b)/a$ .

Täthetsfunktionen för  $Y$  erhålles sedan genom derivering med avseende på  $y$ :

$$f_Y(y) = \frac{1}{a} f_X\left(\frac{y - b}{a}\right).$$



# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = g(X)$ : Linjär transformation

## 2. $a$ negativt

Om  $a$  är negativt blir i stället

$$F_Y(y) = P(aX + b \leq y) = P\left(X \geq \frac{y-b}{a}\right) = 1 - P\left(X < \frac{y-b}{a}\right).$$

Eftersom  $X$  är en kontinuerlig s.v. är  $P\left(X < \frac{y-b}{a}\right) = P\left(X \leq \frac{y-b}{a}\right)$  och alltså blir

$$F_Y(y) = 1 - P\left(X \leq \frac{y-b}{a}\right) = 1 - F_X\left(\frac{y-b}{a}\right).$$

Genom derivering får man slutligen

$$f_Y(y) = -\frac{1}{a}f_X\left(\frac{y-b}{a}\right).$$





# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = g(X)$ : Linjär transformation

De bägge fallen  $a > 0$  och  $a < 0$  kan, vad täthetsfunktionen beträffar, sammanfattas så:

$$f_Y(y) = \frac{1}{|a|} f_X\left(\frac{y-b}{a}\right).$$

Om speciellt  $a = -1$ ,  $b = 0$  får man fördelningen för den s.v.  $Y = -X$ :

$$F_Y(y) = 1 - F_X(-y) \text{ och } f_Y(y) = f_X(-y).$$

Anta att  $X$  har en likformig fördelning i intervallet  $(0, 1)$ . Då är

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{om } x < 0 \\ x & \text{om } 0 \leq x \leq 1 \\ 1 & \text{om } x > 1. \end{cases}$$

# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = -(1/\lambda) \ln X$

Fördelningsfunktionen för den s.v.  $Y = -(1/\lambda) \ln X$ , där  $\lambda > 0$ , blir

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(-(1/\lambda) \ln X \leq y) = P(\ln X \geq -\lambda y) = P(X \geq e^{-\lambda y}) \\ &= 1 - P(X < e^{-\lambda y}) = 1 - P(X \leq e^{-\lambda y}) = \end{aligned}$$

$$\begin{cases} 0 & \text{om } y < 0 \\ 1 - e^{-\lambda y} & \text{om } y \geq 0. \end{cases}$$

Alltså gäller att  $Y \in \text{Exp}(\lambda)$

# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = g(X)$

Resultatet är av stort intresse vid simulering. Ur ett likformigt fördelat slumpstal  $X$  på  $(0, 1)$  kan man generera ett exponentialfördelat slumpstal  $Y$  genom att låta  $Y = -(1/\lambda) \ln X$ .



# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = \sqrt{X}$

Sätt  $Y = \sqrt{X}$  där  $X$  är en kontinuerlig s.v. som endast antar positiva värden. Vi får

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = \begin{cases} 0 & y \leq 0 \\ P(\sqrt{X} \leq y) = P(X \leq y^2) = F_X(y^2) & y > 0. \end{cases}$$

Derivering med avseende på  $y$  ger täthetsfunktionen för  $Y$ :

$$f_Y(y) = \begin{cases} 0 & \text{om } y \leq 0 \\ 2yf_X(y^2) & \text{om } y > 0. \end{cases}$$

# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = X^2$

Sätt  $Y = X^2$  där  $X$  antas vara kontinuerlig. För  $y \leq 0$  är  $F_Y(y) = 0$ . För  $y > 0$  fås

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y \leq y) = P(X^2 \leq y) = P(-\sqrt{y} \leq X \leq \sqrt{y}) \\ &= P(X \leq \sqrt{y}) - P(X < -\sqrt{y}). \end{aligned}$$

Eftersom  $X$  är kontinuerlig är  $P(X < -\sqrt{y}) = P(X \leq -\sqrt{y})$  och alltså blir

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) - P(X \leq -\sqrt{y}) = F_X(\sqrt{y}) - F_X(-\sqrt{y}).$$

# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = X^2$

Derivering med avseende på  $y$  ger:

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{y}} [f_X(\sqrt{y}) + f_X(-\sqrt{y})] & \text{om } y > 0 \\ 0 & \text{om } y \leq 0. \end{cases}$$

# Fördelningsfunktion och SI-täthet för $Y = X^2$

Antag speciellt att  $X$  är likformigt fördelad i intervallet  $(-1, 1)$ , så att

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{om } -1 < x < 1 \\ 0 & \text{annars.} \end{cases}$$

Man får genom insättning i uttrycket för  $f_Y(y)$ :

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{y}} & \text{om } 0 < y < 1 \\ 0 & \text{annars.} \end{cases} \quad (1)$$

(2)





$Y \in \text{Exp}(\lambda)$ .  $x_m > 0$ .  $X = x_m e^Y$ . We bestämmer täthetsfunktionen för  $X$ . Eftersom  $Y > 0$ , så  $e^Y > 1$ , det följer att  $X = x_m e^Y \geq x_m$ . Således

$$P(X \leq x) = 0, \text{ om } x \leq x_m$$

Tag  $x > x_m$ .

$$\begin{aligned} P(X \leq x) &= P(x_m e^Y \leq x) = P\left(e^Y \leq \frac{x}{x_m}\right) = P\left(Y \leq \ln \frac{x}{x_m}\right) \\ &= F_Y\left(\ln \frac{x}{x_m}\right) = 1 - e^{-\lambda \left(\ln \frac{x}{x_m}\right)} = 1 - \frac{x_m^\lambda}{x^\lambda} \end{aligned}$$

d.v.s.

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \begin{cases} 0 & x < x_m \\ 1 - \frac{x_m^\lambda}{x^\lambda}, & x \geq x_m. \end{cases}$$

$Y \in \text{Exp}(\lambda)$ .  $x_m > 0$ .  $X = x_m e^Y$ .

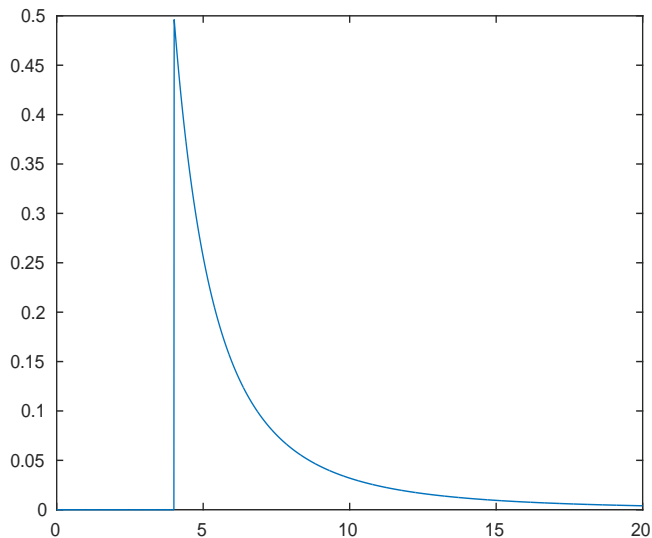
$$F_X(x) = P(X \leq x) = \begin{cases} 0 & x < x_m \\ 1 - \left(\frac{x_m}{x}\right)^\lambda & x \geq x_m. \end{cases}$$

Täthetsfunktionen tas fram med derivering

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{\lambda x_m^\lambda}{x^{\lambda+1}} & x \geq x_m, \\ 0 & x < x_m. \end{cases}$$

Vi säger att  $X$  är paretofördelad med parametrarna  $x_m$  och  $\lambda$ . Sl-tätheten  $f_X(x)$  kallas paretotäthet (potenslag).

# Paretotäthet: $x_m = 4$ $\lambda = 2$



# Paretofördelning Nordisk familjebok / Uggleupplagan. 21, 1915

Pareto [-tå], Y i l f r e d o, italiensk-schweizisk nationalekonom, f. 1848 i Paris, tillbragte sin ungdom dels i Italien, dels i Frankrike, utbildades till (järnvägs)ingenjör, men öfvergick småningom till nationalekonomien och kallades till lärare i detta ämne vid Lausannes universitet.

P. har tilldragit sig mycken uppmärksamhet genom sin med matematiska formler demonstrerade och af rikhaltiga statistiska uppgifter belysta teori om inkomstfördelningen mellan de olika samhällsmedlemmarna i skilda länder,

Paretoprincipen är en empirisk regel enligt vilken 20 procent av orsakerna ofta står för 80 procent av verkan; den kallas ibland även 80/20-regeln. Vilfredo Pareto visade att 20 procent av den italienska befolkningen innehade 80 procent av egendomen och denna observation har av andra senare generaliserats.

# Flerdimensionella stokastiska variabler

Ofta mäter vi i samma slumpförsök flera storheter, och då beskrivs resultatet av en  $n$ -dimensionell stokastisk variabel  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ .

## Exempel

*Slumpförsöket är att vi väljer en person slumpmässigt här i rummet, och sätter*

$X =$  personens vikt;

$Y =$  personens längd.

Vi nöjer oss med att ge detaljer i det två-dimensionella fallet. Låt  $(X, Y)$  vara en två-dimensionell s.v.

$F_{X,Y}(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$  kallas (den simultana) fördelningsfunktionen för  $(X, Y)$ .

$F_X(x) = P(X \leq x) = P(X \leq x, Y \leq \infty) = F_{X,Y}(x, \infty)$  kallas den marginella fördelningsfunktionen för  $X$ .

$F_Y(y) = F_{X,Y}(\infty, y)$  kallas den marginella fördelningsfunktionen för  $Y$ .



## Definition

$X$  och  $Y$  är oberoende stokastiska variabler om

$$F_{X,Y}(x,y) = F_X(x)F_Y(y)$$

obs! Detta bör gälla för ALLA  $(x,y)$  .

## Definition

$(X_1, X_2, \dots, X_n)$  är oberoende stokastiska variabler om

$$\begin{aligned} F_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n) &= P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n) \\ &= F_{X_1}(x_1) \cdots F_{X_n}(x_n). \end{aligned}$$

Omvänt gäller att om  $X_1, X_2, \dots, X_n$  är oberoende s.v. så fås den simultana fördelningen enl. definitionen ovan.



# Simultan sannolikhetsfunktion

$(X, Y)$  är en diskret två-dimensionell s.v., om

$$F_{X,Y}(x, y) = \sum_{0 \leq j \leq [x]} \sum_{0 \leq k \leq [y]} p_{X,Y}(j, k)$$

där

$$\sum_{j=0}^{\infty} \sum_{k=0}^{\infty} p_{X,Y}(j, k) = 1, \quad p_{X,Y}(j, k) \geq 0.$$

Funktionen  $p_{X,Y}(j, k)$  kallas den simultana sannolikhetsfunktionen för  $(X, Y)$ .

$(X, Y)$  är en kontinuerlig två-dimensionell s.v., om

$$F_{X,Y}(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_{X,Y}(u, v) du dv$$

där

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dx dy = 1, \quad f_{X,Y}(x, y) \geq 0.$$

Funktionen  $f_{X,Y}(x, y)$  kallas den simultana täthetsfunktionen för  $(X, Y)$ .

# Marginalfördelningar fört kontinuerliga s.v.er

Låt  $(X, Y)$  vara en kontinuerlig två-dimensionell s.v.. Den marginella fördelningsfunktionen för  $Y$  är

$$F_Y(y) = F_{X,Y}(\infty, y) = \int_{-\infty}^y \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, v) dx dv$$

och

$$f_Y(y) = \frac{d}{dy} F_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dx$$

är den marginella täthetsfunktionen för  $Y$ . Analogt är

$$f_X(x) = \frac{d}{dx} F_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dy$$

den marginella täthetsfunktionen för  $X$ .

## Definition

$X$  och  $Y$  är oberoende stokastiska variabler om

$$f_{X,Y}(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$$

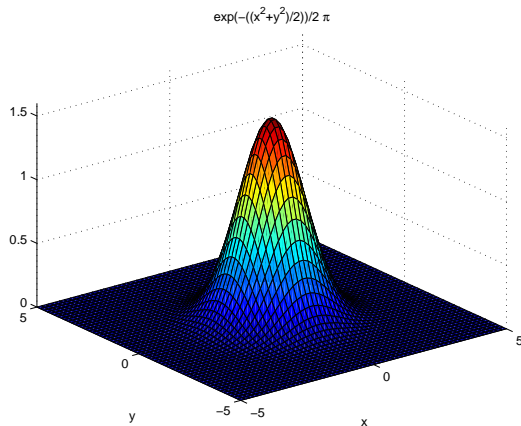
$X \in N(0, 1), Y \in N(0, 1)$

$$\varphi_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$$

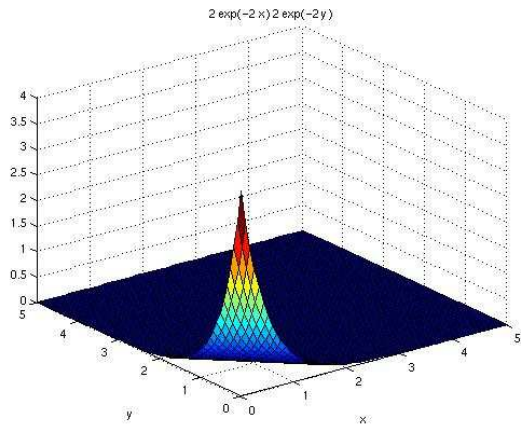
$$\varphi_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-y^2/2}$$

$$\varphi_X(x) \cdot \varphi_Y(y) = \frac{1}{2\pi} e^{-(x^2+y^2)/2}$$

# Produkten $\varphi_X(x) \cdot \varphi_Y(y)$



$X \in \text{Exp}(2), Y \in \text{Exp}(2)$ , oberoende



# Största värdet av två

Sätt  $Z = \max(X, Y)$ . Eftersom  $Z \leq z$  om och endast om både  $X \leq z$  och  $Y \leq z$  erhålls

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P(Z \leq z) = P(X \leq z \text{ och } Y \leq z) \\ &= P(X \leq z)P(Y \leq z) = F_X(z)F_Y(z). \end{aligned} \quad (3)$$



Sätt  $Z = \min(X, Y)$ . Eftersom  $Z > z$  om och endast om både  $X > z$  och  $Y > z$  får man

$$\begin{aligned}F_Z(z) &= P(Z \leq z) = 1 - P(Z > z) = 1 - P(X > z \text{ och } Y > z) \\ &= 1 - P(X > z)P(Y > z).\end{aligned}$$

Men  $P(X > z) = 1 - P(X \leq z) = 1 - F_X(z)$  och analogt för  $Y$ . Alltså får man till sist

$$F_Z(z) = 1 - [1 - F_X(z)][1 - F_Y(z)]. \quad (4)$$

Låt  $X_1, X_2, \dots, X_n$  vara oberoende s.v. med resp. fördelningsfunktioner  $F_{X_1}(x_1), \dots, F_{X_n}(x_n)$ .

Sätt

$$Y = \max(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

$$Z = \min(X_1, X_2, \dots, X_n).$$

Vi har

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(\text{alla } X_i \leq y) = F_{X_1}(y) \cdots F_{X_n}(y)$$

och

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P(\min(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq z) \\ &= 1 - P(\min(X_1, X_2, \dots, X_n) > z) = 1 - P(\text{alla } X_i > z) \\ &= 1 - P(X_1 > z) \cdots P(X_n > z) = 1 - (1 - F_{X_1}(z)) \cdots (1 - F_{X_n}(z)). \end{aligned}$$

# Största och minsta värdet: exempel

$$F_Z(z) = P(\min(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq z) = 1 - (1 - F_{X_1}(z)) \cdots (1 - F_{X_n}(z)).$$

Antag att  $X_1 \in \text{Exp}(\lambda)$ ,  $X_2 \in \text{Exp}(\lambda)$ ,  $\dots$ ,  $X_n \in \text{Exp}(\lambda)$ , dvs. alla är exponentialfördelade och har fördelningsfunktionen

$$F_X(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & \text{för } x \geq 0, \\ 0 & \text{för } x < 0. \end{cases}$$

Då är

$$1 - (1 - F_{X_1}(z)) \cdots (1 - F_{X_n}(z)) = 1 - e^{-n\lambda z}$$

och vi har att  $Z \in \text{Exp}(n\lambda)$ .



# Summans fördelning

Låt  $X$  och  $Y$  vara två oberoende kontinuerliga stokastiska variabler med tätheter  $f_X(x)$  och  $f_Y(y)$ .

Sätt  $Z = X + Y$ . Då gäller

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P(X + Y \leq z) = P((X, Y) \in \{(x, y); x + y \leq z\}) \\ &= \int_{x+y \leq z} f_X(x) f_Y(y) dx dy \end{aligned}$$

(fixera  $x$  och integrera över  $y$ )

$$\begin{aligned} &= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \left( \int_{-\infty}^{z-x} f_Y(y) dy \right) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) F_Y(z - x) dx. \end{aligned}$$

$Z$  är också en kontinuerlig stokastisk variabel. Derivation map.  $z$  ger

$$f_Z(z) = F'_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z - x) dx.$$

Denna operation kallas *faltning*.

Om  $X, Y, Z \dots$  är stokastiska variabler och  $h(x, y, z)$  en funktion, så är

$$h(X, Y, Z)$$

en stokastisk variabel.