

# STK1100 våren 2023

## Simultane, marginale og betingede fordelinger

Dekker det meste av avsnitt 5.4 og 5.5

Matematisk institutt  
Universitetet i Oslo

# Simultane og marginale punktsannsynligheter for diskrete stokastiske variabler

For to diskrete stokastiske variabler  $X$  og  $Y$  er den **simultane punktsannsynligheten** gitt ved

$$p(x, y) = P(X = x \text{ og } Y = y)$$

Den **marginale punktsannsynligheten** for  $X$  er

$$p_X(x) = P(X = x) = \sum_y p(x, y)$$

Den **marginale punktsannsynligheten** for  $Y$  er

$$p_Y(y) = P(Y = y) = \sum_x p(x, y)$$

# Betinget punktsannsynlighet for diskrete stokastiske variabler

Den **betingete punktsannsynligheten** for  $Y$  gitt at  $X = x$  er gitt ved

$$\begin{aligned} p_{Y|X}(y | x) &= P(Y = y | X = x) \\ &= \frac{P(X = x \text{ og } Y = y)}{P(X = x)} = \frac{p(x, y)}{p_X(x)} \end{aligned}$$

Den **betingete punktsannsynligheten** for  $X$  gitt at er  $Y = y$  er gitt ved

$$p_{X|Y}(x | y) = P(X = x | Y = y) = \frac{p(x, y)}{p_Y(y)}$$

## Eksempel – Fordeling av karakterer

La  $X$  være karakteren i norsk og  $Y$  karakteren i matematikk for en tilfeldig valgt elev

Simultan og marginal punktsannsynlighet for  $X$  og  $Y$  er gitt i tabellen (i prosent)

$y \backslash x$	1	2	3	4	5	6	$P(Y=y)$
1	1	4	5	3	-	-	13
2	1	4	11	6	-	-	22
3	1	4	8	8	2	-	23
4	-	3	7	6	4	-	20
5	-	1	3	6	5	1	16
6	-	-	1	2	2	1	6
$P(X=x)$	3	16	35	31	13	2	100

$y \backslash x$	1	2	3	4	5	6	$P(Y=y)$
1	1	4	5	3	-	-	13
2	1	4	11	6	-	-	22
3	1	4	8	8	2	-	23
4	-	3	7	6	4	-	20
5	-	1	3	6	5	1	16
6	-	-	1	2	2	1	6
$P(X=x)$	3	16	35	31	13	2	100

Gitt at  $X = 5$ , har vi (f. eks.) at

$$p_{Y|X}(4 | 5) = \frac{p(5,4)}{p_X(5)} = \frac{4/100}{13/100} = 0.31 \quad (31\%)$$

$$p_{Y|X}(5 | 5) = \frac{p(5,5)}{p_X(5)} = \frac{5/100}{13/100} = 0.38 \quad (38\%)$$

# Betinget forventning og varians for diskrete stokastiske variabler

Den **betingete forventningen** for  $Y$  gitt at  $X = x$  er gitt ved

$$\mu_{Y|X=x} = E(Y | X = x) = \sum_y y \cdot p_{Y|X}(y | x)$$

Den **betingete variansen** for  $Y$  gitt at  $X = x$  er gitt ved

$$\sigma_{Y|X=x}^2 = V(Y | X = x) = \sum_y (y - \mu_{Y|X=x})^2 \cdot p_{Y|X}(y | x)$$

Tilsvarende gjelder for betinget forventning og varians for  $X$  gitt at  $Y = y$

## Eksempel (forts)

$y \backslash x$	1	2	3	4	5	6	$P(Y=y)$
1	1	4	5	3	-	-	13
2	1	4	11	6	-	-	22
3	1	4	8	8	2	-	23
4	-	3	7	6	4	-	20
5	-	1	3	6	5	1	16
6	-	-	1	2	2	1	6
$P(X=x)$	3	16	35	31	13	2	100

Gitt at  $X = 5$ , er forventet verdi av  $Y$

$$\mu_{Y|X=5} = \sum_{y=1}^6 y \cdot p_{Y|X}(y | 5) = 4.54$$

Gitt at  $X = 3$ , er forventet verdi av  $Y$

$$\mu_{Y|X=3} = \sum_{y=1}^6 y \cdot p_{Y|X}(y | 3) = 2.86$$

(Python-  
kommandoer  
på neste slide)

# Python-kommandoer for å beregne de betingete forventningene på forrige slide

```
tmp = np.arange(1,7)
x = np.tile(tmp,(6,1))
y = x.transpose()
pxy = np.array([[0.01,0.04,0.05,0.03,0.0,0.0],
                [0.01,0.04,0.11,0.06,0.0,0.0],
                [0.01,0.04,0.08,0.08,0.02,0.0],
                [0.0,0.03,0.07,0.06,0.04,0.0],
                [0.0,0.01,0.03,0.06,0.05,0.01],
                [0.0,0.0,0.01,0.02,0.02,0.01]])
px = sum(pxy)
sum(tmp*pxy.transpose()[4]/[px[4]])
sum(tmp*pxy.transpose()[2]/[px[2]])
```



# Simultane og marginale sannsynlighetstettheter for kontinuerlige stokastiske variabler

For to kontinuerlige stokastiske variabler  $X$  og  $Y$  har vi en **simultan synlighetstetthet**  $f(x, y)$

De **marginale sannsynlighetstetthetene** for  $X$  og  $Y$  er

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx$$

# Betingete sannsynlighetstettheter for kontinuerlige stokastiske variabler

Den **betingede sannsynlighetstettheten** for  $Y$  gitt at  $X = x$  er gitt ved

$$f_{Y|X}(y | x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$$

Den **betingede sannsynlighetstettheten** for  $X$  gitt at  $Y = y$  er gitt ved

$$f_{X|Y}(x | y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$$

## Eksempel (fra læreboka)

$X$  og  $Y$  har simultantetthet

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{6}{5}(x + y^2) & 0 \leq x \leq 1, \quad 0 \leq y \leq 1 \\ 0 & \text{ellers} \end{cases}$$

De marginale tetthetene er (for  $0 \leq x \leq 1, \quad 0 \leq y \leq 1$  )

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \int_0^1 \frac{6}{5}(x + y^2) dy = \frac{6}{5}x + \frac{2}{5}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx = \int_0^1 \frac{6}{5}(x + y^2) dx = \frac{6}{5}y^2 + \frac{3}{5}$$

Den betingete tettheten for  $Y$  gitt  $X = x$  er  
(for  $0 \leq y \leq 1$ )

$$\begin{aligned} f_{Y|X}(y|x) &= \frac{f(x, y)}{f_X(x)} \\ &= \frac{\frac{6}{5}(x + y^2)}{\frac{6}{5}x + \frac{2}{5}} \\ &= \frac{3(x + y^2)}{3x + 1} \end{aligned}$$

Et tilsvarende uttrykk gjelder for den betingete tettheten for  $X$  gitt  $Y = y$

# Betinget forventning og varians for kontinuerlige stokastiske variabler

Den **betingete forventningen** for  $Y$  gitt at  $X = x$  er gitt ved

$$\mu_{Y|X=x} = E(Y | X = x) = \int_{-\infty}^{\infty} y \cdot f_{Y|X}(y | x) dy$$

Den **betingete variansen** for  $Y$  gitt at  $X = x$  er gitt ved

$$\sigma_{Y|X=x}^2 = V(Y | X = x) = \int_{-\infty}^{\infty} (y - \mu_{Y|X=x})^2 \cdot f_{Y|X}(y | x) dy$$

Tilsvarende gjelder for betinget forventning og varians for  $X$  gitt at  $Y = y$

## Eksempel (forts)

Den betingete tettheten for  $Y$  gitt  $X = x$  er (for  $0 \leq y \leq 1$ )

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{3(x + y^2)}{3x + 1}$$

Den betingete forventningen til  $Y$  gitt  $X = x$  er

$$\begin{aligned}\mu_{Y|X=x} &= \int_{-\infty}^{\infty} y \cdot f_{Y|X}(y|x) dy \\ &= \int_0^1 y \cdot \frac{3(x + y^2)}{3x + 1} dy = \frac{2x + 1}{4 \left(x + \frac{1}{3}\right)}\end{aligned}$$

# Uavhengige stokastiske variabler

To stokastiske variabler  $X$  og  $Y$  er **uavhengige** hvis vi **for alle**  $(x, y)$  har at

$$p(x, y) = p_x(x) \cdot p_y(y) \quad (\text{diskret})$$

$$f(x, y) = f_x(x) \cdot f_y(y) \quad (\text{kontinuerlig})$$

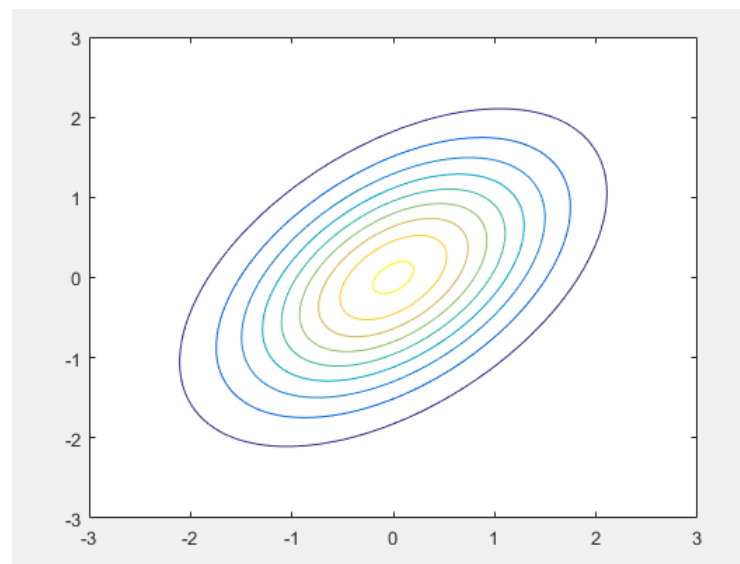
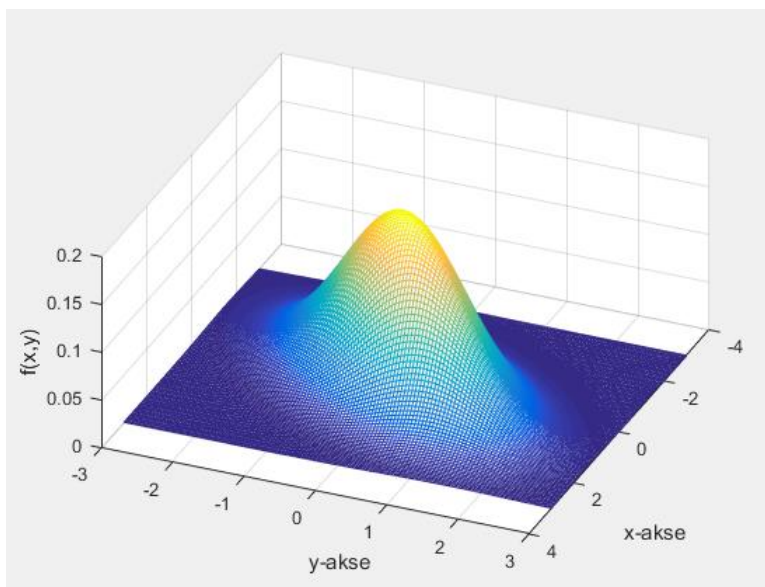
$X$  og  $Y$  er **uavhengige** hvis og bare hvis de betingete punktsannsynlighetene / tetthetene er lik de marginale punktsannsynlighetene / tetthetene

# Binormalfordeling

$X$  og  $Y$  er binormalt fordelt med simultantetthet

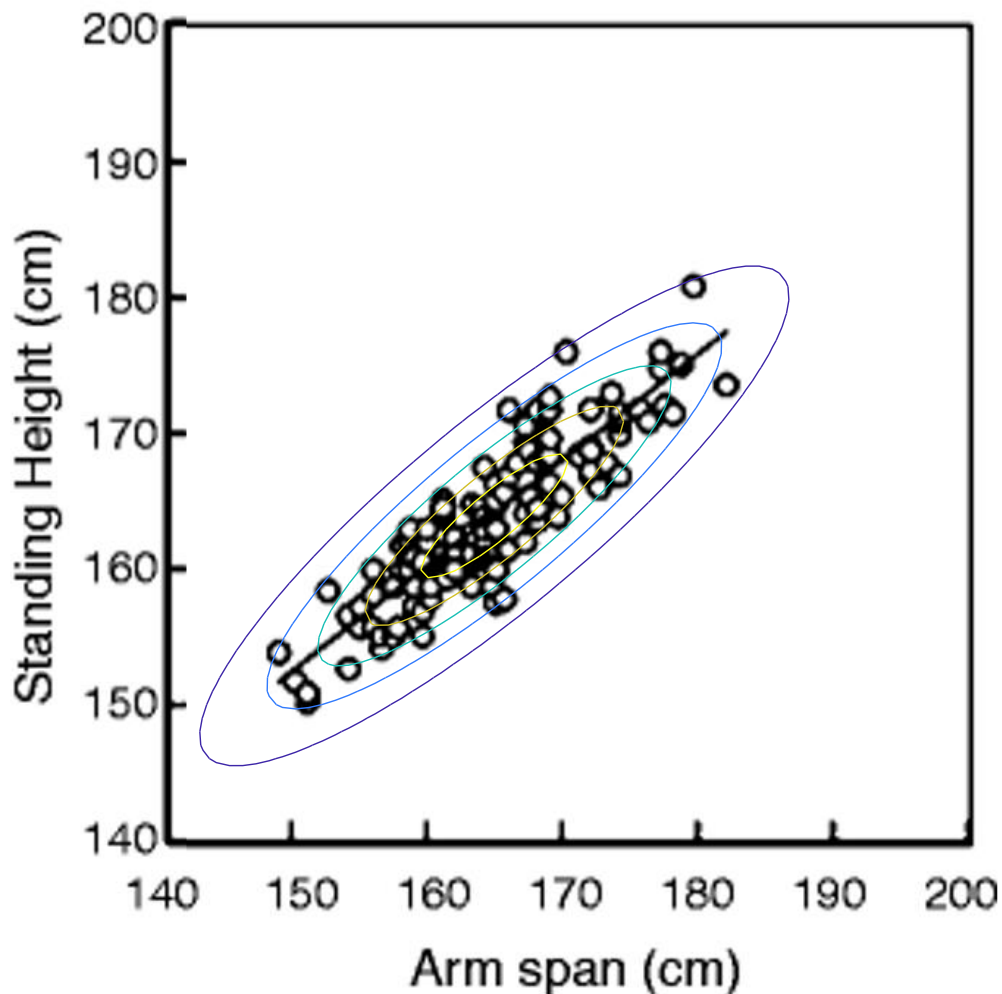
$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\left[\left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right)^2 - 2\rho\left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right)\left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2}\right) + \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2}\right)^2\right] / [2(1-\rho^2)]\right\}$$

Illustrasjon for  $\mu_1 = \mu_2 = 0$  ,  $\sigma_1 = \sigma_2 = 1$  og  $\rho = 0.50$





## Eksempel: Rekkevidde og høyde for unge kvinner (australske data)



Vi har to kontinuerlige stokastiske variabler  
 $X$  = rekkevidde  
 $Y$  = høyde

$X$  og  $Y$  er binormalt fordelt med

$$\mu_1 = \mu_2 = 164$$

$$\sigma_1 = \sigma_2 = 10$$

$$\rho = 0.90$$

Den marginale tettheten for  $X$  er (krever en del regning)

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \frac{1}{\sigma_1 \sqrt{2\pi}} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma_1^2} (x - \mu_1)^2 \right\}$$

Altså er  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1)$

Tilsvarende er  $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2)$

Videre har vi at  $\rho = \text{corr}(X, Y)$

Hvis  $\rho = 0$ , er  $X$  og  $Y$  uavhengige

Den betingete tettheten til  $Y$  gitt  $X = x$  er  
(krever en del regning)

$$f_{Y|X}(y | x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$$
$$= \frac{1}{\sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2} \sqrt{2\pi}} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma_2^2(1 - \rho^2)} \left( y - \mu_2 - \rho\sigma_2 \frac{x - \mu_1}{\sigma_1} \right)^2 \right\}$$

Altså er

$$[Y|X = x] \sim N \left( \mu_2 + \rho\sigma_2 \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}, \sigma_2^2(1 - \rho^2) \right)$$

# Regresjon mot gjennomsnittet

For binormalfordeling har vi at

$$\mu_{Y|X=x} = \mu_2 + \rho\sigma_2 \frac{X - \mu_1}{\sigma_1}$$

som vi kan skrive

$$\frac{\mu_{Y|X=x} - \mu_2}{\sigma_2} = \rho \frac{X - \mu_1}{\sigma_1}$$

## Eksempel

Høyde av mødre og døtre (jf læreboka 333-334)

# Dobbelforventning

Den betingete forventningen for  $Y$  gitt at  $X = x$  er gitt ved (for diskrete tilfellet)

$$\mu_{Y|X=x} = E(Y | X = x) = \sum_y y \cdot p_{Y|X}(y | x)$$

Vi har at  $\mu_{Y|X=x} = h(x)$  er en funksjon av  $x$

Merk at

$$\begin{aligned} E[E(Y | X)] &= Eh(X) = \sum_x \left( \sum_y y \cdot p_{Y|X}(y | x) \right) p_X(x) \\ &= \sum_y \sum_x y \cdot p(x, y) = \sum_y y \cdot p_Y(y) = E(Y) \end{aligned}$$

Resultatet gjelder tilsvarende for det kontinuerlige tilfellet

# Eksempel

Simultan og marginal punktsannsynlighet for  $X =$  karakter i norsk og  $Y =$  karakter i matematikk er gitt i tabellen

$y \backslash x$	1	2	3	4	5	6	$P(Y=y)$
1	1	4	5	3	-	-	13
2	1	4	11	6	-	-	22
3	1	4	8	8	2	-	23
4	-	3	7	6	4	-	20
5	-	1	3	6	5	1	16
6	-	-	1	2	2	1	6
$P(X=x)$	3	16	35	31	13	2	100

Vi finner

$x$	1	2	3	4	5	6
$\mu_{Y X=x}$	2.00	2.56	2.86	3.39	4.54	5.50

Det gir

$$E(E(Y | X)) = 2.00 \cdot 0.03 + \dots + 5.50 \cdot 0.02 = 3.22 = E(Y)$$