

Førellesing TMA4240

13.09.12

4.2 Varians og kovarians

Ex. Kast mynt og krone

$X =$ gevinst

$X = \begin{cases} 1 & \text{dersom krone} \\ -1 & \text{dersom mynt} \end{cases}$

$$E[X] = 1 \cdot \frac{1}{2} + (-1) \cdot \frac{1}{2} = 0$$

| x | -1 | 1 |
|----------|---------------|---------------|
| $P(X=x)$ | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |

| x | -10^6 | 10^6 |
|----------|---------------|---------------|
| $P(X=y)$ | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |

$$E[X] = 0$$

Her definert $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$, utvalsvarians

For stor n er $\frac{1}{n-1} \approx \frac{1}{n}$ h.a

$$s^2 \approx \sum_i (x_i - \bar{x})^2 \cdot \text{rel. frekvens}(x_i) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \sum_x (x - \mu_x)^2 f(x)$$

Definisjon 4.3

X er stokastisk variabel, $E[X] = \mu_x$. Variansen til X er definert som

$$\sigma^2 \triangleq \begin{cases} \sum_x (x - \mu_x)^2 f(x) = E[(X - \mu_x)^2], & X \text{ diskret} \\ \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_x)^2 f(x) dx = E[(X - \mu_x)^2], & X \text{ kont} \end{cases}$$

Standardavviket $\sigma = \sqrt{\text{Var}[x]}$

Varians (standardavvik) er eit mål på variasjon om forventingsverdien

Ex.

| | | | |
|----------|-------|-------|-------|
| x | -20 | 5 | 10 |
| $P(X=x)$ | 0.2 | 0.3 | 0.5 |

$$E[X] = 2.5$$

$$\text{Var}[X] = \sigma_x^2 = (-20 - 2.5)^2 \cdot 0.2 + (5 - 2.5)^2 \cdot 0.3 + (10 - 2.5)^2 \cdot 0.5$$
$$= 131.25$$

$$\sigma_x = \sqrt{131.25} = 11.46$$

Kovarians

$$\text{La } g(x, y) = (x - \mu_x)(y - \mu_y)$$

Definisjon 4.4

Kovariansen mellom X og Y er definert som

$$\sigma_{xy} = E[g(x, y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y (x - \mu_x)(y - \mu_y) f(x, y), & X, Y \text{ er diskret} \\ \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_x)(y - \mu_y) f(x, y) dx dy, & X, Y \text{ er kont} \end{cases}$$

Kovarians er eit mål på korleis X og Y varierer saman. Ets høgde og vekt

$X > \mu_x$ når $Y > \mu_y$ eller $X < \mu_x$ når $Y < \mu_y$ gjev positiv σ_{xy}

$X > \mu_x$ når $Y < \mu_y$ eller $X < \mu_x$ når $Y > \mu_y$ - - negativ σ_{xy}

$$\begin{aligned} \text{Vi har } E[g(x, y)] &= E[(x - \mu_x)(y - \mu_y)] \\ &= E[xy] - \mu_x E[y] - \underbrace{\mu_y E[x] + \mu_x \cdot \mu_y}_0 = E[xy] - E[x] \cdot E[y] \end{aligned}$$

| x y | 1 | 2 | 3 | 4 | P(X=x) |
|--------|------|------|------|------|--------|
| 0 | 0.11 | 0.09 | 0.07 | 0.01 | 0.28 |
| 1 | 0.07 | 0.12 | 0.12 | 0.02 | 0.33 |
| 2 | 0.02 | 0.05 | 0.17 | 0.05 | 0.29 |
| 3 | 0.00 | 0.02 | 0.04 | 0.02 | 0.08 |
| 4 | 0.00 | 0.00 | 0.01 | 0.01 | 0.02 |
| P(Y=y) | 0.20 | 0.28 | 0.01 | 0.01 | |

X = talet på borm

Y = talet på rom

$$\begin{aligned}
 E[XY] &= 1 \cdot 1 \cdot 0.07 + 1 \cdot 2 \cdot 0.12 + 1 \cdot 3 \cdot 0.12 + 1 \cdot 4 \cdot 0.02 \\
 &+ 2 \cdot 1 \cdot 0.02 + 2 \cdot 2 \cdot 0.05 + 2 \cdot 3 \cdot 0.17 + 2 \cdot 4 \cdot 0.05 \\
 &+ 3 \cdot 2 \cdot 0.02 + 3 \cdot 3 \cdot 0.04 + 3 \cdot 4 \cdot 0.02 \\
 &+ 4 \cdot 3 \cdot 0.01 + 4 \cdot 4 \cdot 0.01 = 3.41
 \end{aligned}$$

$$\sigma_{XY} = 3.41 - 1.23 \cdot 2.43 = 0.43. \quad \text{NB! } \sigma_{XY} \text{ er skalaavhengig}$$

Dersom X og Y er uavh, er $\sigma_{xy} = 0$

Bewis. X og Y uavh $\Rightarrow \sigma_{xy} = \sum_x \sum_y xy g(x)h(y) - \sum_x x g(x) \cdot \sum_y y h(y)$

$$= \sum_x x g(x) \sum_y y h(y) - \sum_x x g(x) \sum_y y h(y) = 0$$

For å ha eit mål på samvariasjon som er uavh. av benemning innføres ein korrelasjonskoeffisienten

Def 4.5. X, Y stokastiske variable med standardavvik σ_x

og σ_y . Korrelasjonskoeffisienten er definert som

$$\rho_{xy} = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x \sigma_y}, \quad -1 \leq \rho_{xy} \leq 1$$

4.3 Forventning og varians for lineær kombinasjonar av tilfeldige variable

Teorem 4.7

$$E[g(x, y) + h(x, y)] = E[g(x, y)] + E[h(x, y)]$$

La $Z(x, y) = g(x, y) + h(x, y)$

$$E[Z(x, y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (g(x, y) + h(x, y)) f(x, y) dx dy$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy + \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} h(x, y) f(x, y) dx dy$$

$$= E[g(x, y)] + E[h(x, y)]$$

Korollar 4.6

$$g(x, y) = g(x), \quad h(x, y) = h(y)$$

$$\Rightarrow E[g(x) + h(y)] = E[g(x)] + E[h(y)]$$

Dersom $h(x, y) = h(x)$

$$\Rightarrow E[g(x) + h(x)] = E[g(x)] + E[h(x)]$$

Ex. $E[X(X+1)] = E[X^2 + X] = E[X^2] + E[X]$

Særlig får vi: La $g(x) = ax$ og $h(x) = b$

$$\begin{aligned} E[ax + b] &= E[ax] + E[b] = \int_{-\infty}^{\infty} ax f(x) dx + \int_{-\infty}^{\infty} b f(x) dx \\ &= aE[X] + b \quad (\text{Teorem 4.5}) \end{aligned}$$

Theorem 4.9.

$$\text{La } Y = aX + b \Rightarrow E[Y] = aE[X] + b = a\mu + b$$

$$\begin{aligned} \text{Var}[Y] &= \sigma_Y^2 = E\left[(aX + b - (a\mu + b))^2\right] = E\left[(aX - a\mu)^2\right] \\ &= E\left[a^2(X - \mu)^2\right] = a^2 E\left[(X - \mu)^2\right] = a^2 \text{Var}[X] \end{aligned}$$

Theorem 4.10

$$\begin{aligned} \text{La } Z = g(X, Y) &= aX + bY \Rightarrow E[Z] = a\mu_X + b\mu_Y \\ \sigma_Z^2 &= E\left[(aX + bY - (a\mu_X + b\mu_Y))^2\right] = E\left[(a(X - \mu_X) + b(Y - \mu_Y))^2\right] \\ &= a^2\sigma_X^2 + 2ab\sigma_{XY} + b^2\sigma_Y^2 \end{aligned}$$