

Föreläsning 9: Sammanfattning

1

Gör ett slumpmässigt försök, får ett utfall ur ett utfallsrum. Mängder av utfall bildar händelser.

Sannolikhet: klassiskt

$$P(A) = \frac{\text{antal utfall i } A}{\text{totalt antal utfall}}$$

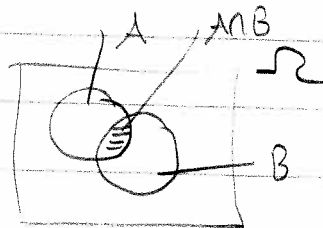
Kolmogorov:

$$0 \leq P(A) \leq 1$$

$$P(\Omega) = 1$$

$$A \cap B = \emptyset \text{ (disjunkta)} \Rightarrow P(A \cup B) = P(A) + P(B)$$

Venn-diagram:



Räkneregler: $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$

$$P(A^c) = 1 - P(A)$$

Oberoende: A och B är oberoende om $P(A \cap B) = P(A)P(B)$.

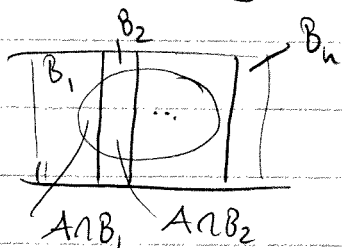
Disjunkta händelser är inte detsamma som oberoende

Betingning: $P(A \text{ givet } B) = P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$

$$= \frac{P\left(\begin{array}{|c|} \hline \text{Venn diagram with circles A and B, intersection shaded} \\ \hline \end{array}\right)}{P\left(\begin{array}{|c|} \hline \text{Venn diagram with circles A and B} \\ \hline \end{array}\right)}$$

Lagen om total sannolikhet

$B_1, \dots, B_n$ disjunta; $B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_n = \Omega$



$$\Rightarrow P(A) = P(A \cap B_1) + P(A \cap B_2) + \dots + P(A \cap B_n)$$

Skriver en. def en betygnning om som

$$P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + \dots + P(A|B_n)P(B_n)$$

Bayes satz

$$P(B_i|A) = \frac{P(A \cap B_i)}{P(A \cap B_1) + \dots + P(A \cap B_n)} = \frac{P\left(\begin{array}{c} \text{Diagram of } A \cap B_i \end{array}\right)}{P\left(\begin{array}{c} \text{Diagram of } A \end{array}\right)}$$

$= P(A)$ enl. lagen om tot. shk.

$$= \frac{P(B_i)P(A|B_i)}{P(B_1)P(A|B_1) + \dots + P(B_n)P(A|B_n)}$$

En variabel som betednar ett slumpmässigt värde kallas stokastisk variabel. (X) Ett konkret värde kallas en observation. (x).

Diskreta stokastiska variabler

Sannolikhetsfunktion $p_X(k) = P(X=k)$

Fördelningsfunktion $F_X(x) = \sum_{j \leq x} p_X(j)$ (def. för alla x)

• Väntevärde: $\mu_X = E[X] = \sum_k k p_X(k)$, medelvärde av oändligt många observationer

• $E[aX] = aE[X]$

$E[X+a] = E[X] + a$

$E[X+Y] = E[X] + E[Y]$.

Varians $V(X)$ och standardavvikelse $D(X)$: de vanligaste spredningsmått

$$V(X) = E[(X-\mu)^2] = \sum_k (k-\mu)^2 p_X(k)$$

• alt. $V(X) = E[X^2] - E[X]^2$

• $D(X) = \sqrt{V(X)}$

$$V(aX+b) = a^2 V(X)$$

$$V(X+Y) = V(X) + V(Y) \text{ om } X \text{ \& } Y \text{ oberoende.}$$

~~Allmänt~~ Allmänt: $V(X, Y) = V(X) + V(Y) + 2C(X, Y)$

Bernoullifördelning: $X \sim \text{Ber}(p)$ om $P(X=1)=p$
 $\& P(X=0)=1-p$.

Modell för ett slumpmässigt försök som lyckas med slh p .

Binomialfördelning: Oberoende, lika försök, förutbestämt antal
 n försök, slh p att lyckas:

$$X \sim \text{Bin}(n, p)$$

$$p_X(k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \quad k=0, 1, \dots, n$$

För första gången (geometrisk) fördelning: Genomför likadana och oberoende försök tills man lyckas första gången.
 (inte förutbestämt antal)

$$X \sim \text{Geo}(p) \text{ eller } X \sim \text{ffg}(p)$$

där p är slh att ett försök lyckas.

$$p_X(k) = (1-p)^{k-1} p \quad k=1, 2, \dots, \infty$$

● Poissonfördelningen: Något händer med lika stor sannolikhet hela tiden och vi har ett förväntat antal händelser per

● tidsenhet (intensitet) λ , så

$$X \sim \text{Po}(\lambda)$$

$$p_X(k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \quad k=0, 1, 2, \dots$$

Kontinuerliga stokastiska variabler

Sannolikhetsdensitet $f_X(x) = F'_X(x)$

Fördelningsfunktion $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$

Väntevärde $\mu_X = E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx$

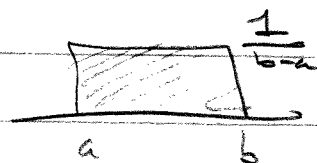
• Varians $\sigma_X^2 = V(X) = E[(X - \mu)^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f_X(x) dx$

• Som i diskreta fallet: $V(X) = E[X^2] - E[X]^2$

Likformig fördelning:

$$X \sim U([a, b])$$

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 0 & \text{annars} \end{cases}$$



Exponentialfördelning: Bestäm väntetiden till en händelse som inträffar med samma sannolikhet hela tiden, förväntade tiden är β : $X \sim \text{Exp}(\beta)$

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

Normalfördelning

$\underline{X} \sim N(\mu, \sigma)$, (normalfördelad med v.v. μ & std σ)

Om

$$f_{\underline{X}}(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad -\infty < x < \infty$$

$N(0,1)$ -fördelningen har egna beteckningar:

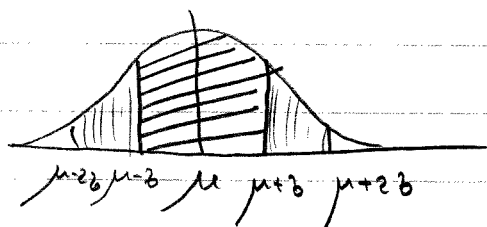
sannolikhetstäthet: $\phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$

fördelningsfunktion: $\Phi(x) = \int_{-\infty}^x \phi(t) dt$

Om $\underline{X} \sim N(\mu, \sigma)$ så $Z = \frac{\underline{X} - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$

och $E[Z] = E\left[\frac{\underline{X} - \mu}{\sigma}\right] = \frac{E[\underline{X}] - \mu}{\sigma} = 0$

$V(Z) = V\left(\frac{\underline{X} - \mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{\sigma^2} V(\underline{X}) = \frac{\sigma^2}{\sigma^2} = 1$

Obs:

observerade an μ & σ .

Centrala gränsvärdesatsen

Summor och medelvärden av många lika fördelade stokastiska variabler är ungefär normalfördelad.

$\Rightarrow$ vi kan till exempel approximerar Binomial med Normal.

Om $X \sim \text{Bin}(n, p)$ och $np(1-p) \geq 10$

så $X \overset{\text{approx.}}{\sim} N(\underbrace{np}_{E[X]}, \underbrace{\sqrt{np(1-p)}}_{D(X) (= \sqrt{V(X)})})$

Flerdimensionella fördelningar (2-dim)

2-dim simultana fördelningsfunktion:

$$p_{X,Y}(j,k) = P(\{X=j\} \cap \{Y=k\}) = P(X=j \text{ och } Y=k)$$

$$\sum_{j,k} p_{X,Y}(j,k) = 1$$

Kan få fram sannolikhetsfunktionerna för X & Y separat:
(marginella sannolikhetsfunktionerna)

$$\begin{aligned} p_X(j) &= P(X=j) = P(X=j \text{ \& } Y=\text{vad som helst}) = \\ &= \sum_k P(X=j \cap Y=k) = \sum_k p_{X,Y}(j,k) \end{aligned}$$

$$\text{p.s.s. } p_Y(k) = \sum_j p_{X,Y}(j,k)$$

2-dim simultan fördelningsfunktion:

$$F_{\mathbf{X}\mathbf{Y}}(x,y) = P(\{X \leq x\} \cap \{Y \leq y\}) = \sum_{j \in X} \sum_{k \in Y} p_{\mathbf{X}\mathbf{Y}}(j,k)$$

Oberoende stokastiska variabler

om $\{X \leq x\}$ och $\{Y \leq y\}$ är oberoende händelser så

$$P(\{X \leq x\} \cap \{Y \leq y\}) = P(X \leq x) P(Y \leq y)$$

$$\underset{F_{\mathbf{X}\mathbf{Y}}(x,y)}{\overset{''}} = \underset{F_X(x)}{\overset{''}} \underset{F_Y(y)}{\overset{''}}$$

så X & Y oberoende om för alla x, y

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

och även om $p_{\mathbf{X}\mathbf{Y}}(j,k) = p_X(j) p_Y(k)$

Kovarians

mått på (linjärt) beroende mellan två s.v.

$$C(X,Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = E[XY] - \mu_X \mu_Y$$

Om $C(X,Y) = 0$ så är X & Y okorrelerade (måste inte vara oberoende)

Om X & Y oberoende så $E[XY] = E[X]E[Y]$ så
då är $C(X,Y) = 0$.

Korrelationskoefficient: $\rho(X,Y) = \frac{C(X,Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$

$$-1 \leq \rho \leq 1$$