

UPPSALA UNIVERSITET

FÖRELÄSNINGSANTECKNINGAR

# Sannolikhetssteori 1

*Rami Abou Zahra*

Inlämningsdatum  
September 5, 2022

## CONTENTS

1. Repetition - (K2.1)	2
1.1. Mängdlära	2
1.2. Begrepp	2
2. Regler för sannolikheter - (K2.2)	2
2.1. Kolmogorovs Axiom	2
2.2. $A^c$	4
2.3. $B-A$	4
3. Tolkning av sannolikheter	5
3.1. Sannolikhetsmåttet $P$	5
4. Betingade sannolikheten $P(A B)$	7
4.1. Oberoende utsagor	8

## 1. REPETITION - (K2.1)

## 1.1. Mängdlära.

**Tips för hela kursen!** Rita venndiagram

$\Omega$  är vår grundmängd/utfallsrum

$x \in \Omega$ :  $x$  är ett element/utfall i  $\Omega$

$A \subseteq \Omega$ :  $A$  är en delmängd/händelse till  $\Omega$

$2^\Omega = \{A : A \subseteq \Omega\}$ , kallas även för potensmängden

## 1.2. Begrepp.

Om  $A$  och  $B$  är disjunkta säger vi att de är **oförenliga**, dvs  $A \cap B = \emptyset$

$A, B$  och  $C$  är disjunkta om  $A \cap B = \emptyset$  och  $A \cap C = \emptyset$  och  $B \cap C = \emptyset$

$\lambda \subseteq 2^\Omega$  är disjunkta om  $A \cap B = \emptyset$  för alla  $A, B \in \lambda$

Sannolikhetsrum =  $(\Omega, P)$

## 2. REGLER FÖR SANNOLIKHETER - (K2.2)

## 2.1. Kolmogorovs Axiom.

Ett **sannolikhetsmått** är en funktion  $P : 2^\Omega \rightarrow \mathbb{R}$  som uppfyller:

- $P(A) \geq 0 \quad \forall A \in 2^\Omega$
- $P(\Omega) = 1$
- $P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$  om  $A_i$  är parvis disjunkta

**Exempel:**

Singla slant är det klassiska exemplet, där har vi 2 möjliga utfall (krona eller klave).

Utfallsrummet  $\Omega$  är mängden  $\{krona, klave\}$

Ett rimligt antagande är att sannolikheten att landa på krona är  $\frac{1}{2}$  och samma för klave, dvs  $P(\{krona\}) =$

$$\frac{1}{2} \text{ och } P(\{klave\}) = \frac{1}{2}$$

$$P(\Omega) = 1, P(\emptyset) = 0$$

**Exempel:**

Singla slant 2 gånger

Utfallsrummet bör rimligtvis vara kopplad till föregående exempel:

$$\Omega = \{kr, kl\} \times \{kr, kl\} = \{(kr, kr), (kr, kl), (kl, kr), (kl, kl)\}$$

$$P(\{x\}) = \frac{1}{4}, P(\text{minst en krona}) = P(\{(kr, kr), (kr, kl), (kl, kr)\}) = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} + \frac{1}{4} + \frac{1}{4} = \frac{3}{4}$$

**Exempel:**

Singla slant  $n$  gånger:  $\Omega = \{kr, kl\}^n$

$$P(\{x\}) = \frac{1}{2^n} \quad \forall x \in \Omega, \quad P(A) = \sum_{x \in A} \frac{1}{2^n}$$

$$P(\text{exakt } k \text{ st krona}) = \sum_{xx \text{ innehåller } k \text{ kronor}} \frac{1}{2^n} = \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2^n}\right)$$

**Exempel:**

Tärningskast är återigen ett klassiskt exempel, då är  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

Är det en normal tärning så är sannolikheten för varje kast  $\frac{1}{6}$ ,  $P(\{x\}) = \frac{1}{6}$

Antag att jag har en riggad tärning sådant att ettan är ombytt till en sexa. Då kommer följande gälla:  
 $P(\{1\}) = 0$  och  $P(\{6\}) = \frac{1}{3}$

Sannolikheter ska man tänka som proportioner, som associerar en vikt till varje delmängd

### Exempel:

Låt  $\Omega = \mathbb{N}_+$ ,  $P(\{n\}) = \frac{1}{2^n}$

Eftersom  $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} = 1$  gäller det att  $P(\Omega) = 1$

Kopplar vi detta exempel till verkligheten så kan detta vara "hur stor är sannolikheten att slinga krona  $n$  gånger" eller "sannolikheten att slinga krona för första gången på  $n$ :te slinglen"

### Exempel:

Vad är sannolikheten att tärningen hamnar på en sexa på  $n$ :te slinglen?

Jo,  $P(\{x\}) = \underbrace{\left(\frac{5}{6}\right)^{n-1}}_{\text{alla andra siffror}} \cdot \frac{1}{6}$

### Exempel:

Slumpa ett reellt tal mellan 0 och 1:

$\Omega = (0, 1) \subseteq \mathbb{R}$ , då är  $P(A) = \text{längden på intervallet } A = 1$

Notera att det inte spelar roll om det är ett öppet eller slutet intervall

Vill man räkna ut unionen av sannolikheten summerar man sannolikheterna:

$$P\left(\left[\frac{1}{2}, \frac{1}{4}\right] \cup \left(\frac{3}{4}, \frac{7}{8}\right)\right) = \frac{1}{4} + \frac{1}{8} = \frac{3}{8}$$

Vad är då sannolikheten att vi slumpar ett rationellt tal mellan  $(0, 1)$ ? Vi får inte glömma att  $\mathbb{Q}$  är uppräknelig:

$$P(\mathbb{Q} \cap (0, 1)) = P\left(\bigcup_{q \in \mathbb{Q} \cap (0, 1)} \{q\}\right) = \sum_{q \in \mathbb{Q} \cap (0, 1)} P(\{q\}) = 0$$

Hur ser  $P(\text{irrationellt tal})$  ut?

$$\begin{aligned} & P(\mathbb{Q}^c \cap (0, 1)) \\ & \underbrace{(\mathbb{Q} \cap (0, 1)) \cup (\mathbb{Q}^c \cap (0, 1))}_{\text{disjunkta}} = \Omega \\ 1 = P(\Omega) &= \underbrace{P(\mathbb{Q} \cap (0, 1))}_{=0} + P(\mathbb{Q}^c \cap (0, 1)) \Rightarrow P(\text{irrationellt tal}) = 1 - 0 = 1 \end{aligned}$$

### Exempel:

Ta en Riemann-integrerbar funktion  $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  så  $\int_0^1 f(x) dx = 1$ .

Vi sätter  $P(A) = \int_A f(x) dx$

### Exempel:

Tag enhetskvadraten  $\Omega = [0, 1]^2$ ,  $P(A) = \text{arean}$ . Slumpa ett tal i kvadraten

**Theorem 2.1: Diskreta Sannolikhetsrum**

Sannolikhetsrummet  $(\Omega, P)$  kallas för **diskret** om det finns en uppräknelig delmängd  $A \subseteq \Omega$  så att:

$$P(B) = \sum_{x \in B \cap A} P(\{x\})$$

Alternativ beskrivning:

$$\begin{aligned} \exists A \subseteq \Omega : \\ \sum_{x \in A} P(\{x\}) = 1 \end{aligned}$$

**Theorem 2.2: Kontinuerliga Sannolikhetsrum**

Icke-diskreta sannolikhetsrum (förutom blandade osv, men vi kommer inte arbeta med dessa ändå)

**2.2.  $A^c$ .**

Med komplementet menar vi  $x \in A^c \Leftrightarrow x \in A$  där  $(x \in \Omega, \quad A \subseteq \Omega)$

$$P(A \cup A^c) = P(\Omega) = 1 = P(A) + P(A^c) \Rightarrow P(A^c) = 1 - P(A)$$

**2.3.  $B-A$ .**

$$x \in B \setminus A \Rightarrow x \in B \wedge x \notin A$$

$$\Rightarrow x \in B \wedge x \in A^c$$

$$x \in B \cap A^c$$

$$P(B) = P(A \cap B) + P(B \setminus A) \Rightarrow P(B \setminus A) = P(B) - P(A \cap B)$$

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

## 3. TOLKNING AV SANNOLIKHETER

Om vi tar exemplet att singla slant. Vad betyder det att sannolikheten är  $\frac{1}{2}$ ?

Man kan tolka det som att "det finns 2 fall, och båda har lika stor chans att inträffa"

Eller en mer data-inriktad tolkning, det vill säga om man singlar slant 100ggr, kommer ungefär hälften av kasten resultera i krona eller klave.

Det finns däremot tolkningar via Kolmogorovs axiom, det vill säga:

- $P(A) = p$  betyder att  $A$  utgör  $p$  enheter av utfallsrummet  $\Omega$
- Om vi upprepat slumpar ett  $x \in \Omega$  så kommer tillslut  $x \in A$  inträffa med frekvens  $p$  (**stora talens lag**)

3.1. Sannolikhetsmåttet  $P$ .

Uppfyller följande:

- $P(A^c) = 1 - P(A)$
- $P(\emptyset) = P(\Omega^c) = 1 - P(\Omega) = 1 - 1 = 0$
- $A, B$  disjunkta gäller  $P(A \cup B) = P(A \cup B \cup \emptyset \dots)$  (ty axiomet säger att vi skall ha oändliga disjunkta par, vi kan därför fylla ut med oändligt många tomma mängder)  $\Rightarrow P(A) + P(B)$
- $P(B \setminus A) = P(B) - P(A \cap B)$
- Om  $A \subseteq B$  så gäller  $A \cap B = A$  och  $P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$
- Om  $P(B \setminus A) \geq 0$  så  $A \subseteq B \Rightarrow P(A) \leq P(B)$
- $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - \underbrace{P(A \cap B)}_{\geq 0}$
- $P(A \cup B) \leq P(A) + P(B)$  (Booles olikhet)

**Theorem 3.1**

Om  $A_1 \subseteq A_2 \subseteq \dots \subseteq \Omega$  så gäller

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n)$$

Kallas även för att sannolikhetsmåttet är kontinuerligt ovanifrån

**Proof 3.1: Bevis av föregående sats**

$$\underbrace{A_1}_{B_1}, \underbrace{A_2 \setminus A_1}_{B_2}, \underbrace{A_3 \setminus A_2}_{B_3} \dots \underbrace{A_{n+1} \setminus A_n}_{B_{n+1}}$$

$B_i$  är disjunkta, och följande gäller:

$$\begin{aligned} \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i &= \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i \\ P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) &= P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i) = \lim_{n \rightarrow \infty} (P(B_1) + P(B_2) + P(B_3) + \dots + P(B_n)) \\ &\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} (P(A_1) + (P(A_2) - P(A_1)) + (P(A_3) - P(A_2)) + \dots + (P(A_n) - P(A_{n-1}))) \\ &\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) \end{aligned}$$

□

**Theorem 3.2**

Låt  $A_3 \subseteq A_2 \subseteq A_1 \cdots \subseteq \Omega$ :

$$P\left(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n)$$

**Lemma 3.1: De morgans lagar**

- $(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i)^c = \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i^c$
- $(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i)^c = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i^c$

**Proof 3.2: Bevis av Lemma**

$$\begin{aligned} x \in \left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right)^c &\Leftrightarrow x \notin \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \\ &\Leftrightarrow x \notin A_i \quad \forall i \\ &\Leftrightarrow x \in A_i^c \quad \forall i \\ &\Leftrightarrow x \in \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i^c \end{aligned}$$

□

**Proof 3.3: Bevis av sats**

Vi har  $A_1^c \subseteq A_2^c \subseteq A_3^c \subseteq \cdots$ :

$$\begin{aligned} P\left(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i\right) &= 1 - P\left(\left(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i\right)^c\right) = 1 - P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i^c\right) \\ &\Rightarrow 1 - \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_i^c) = \lim_{n \rightarrow \infty} (1 - P(A_i^c)) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) \end{aligned}$$

□

4. BETINGADE SANNOLIKHETEN  $P(A|B)$ **Theorem 4.1: Betingade sannolikheten**

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \text{Sannolikheten för } A \text{ givet } B \text{ förutsatt att } P(B) > 0 \text{ och } P(A) > 0$$

Detta är sannolikheten att  $x \in A$  givet att  $x \in B$

**Exempel:**

Låt  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, \dots\}$ ,  $P(\{n\}) = \frac{1}{2^n}$

Detta sade vi kunde representera antalet slantsinglingar som krävs för att landa på krona (eller klave)  
Säg nu att vi sätter det här  $B =$  första försöket landar på klave  $= \{1\}^c = \{2, 3, 4, 5, \dots\}$

Vi förväntar oss att  $P(1|B) = 0$  ( $B$  gäller, alltså att vi har fått klave på första försöket, men då gäller det att det inte finns någon chans att vi får krona på första försöket)

Med motiveringen över gäller  $P(2|B) = \frac{1}{2}$  och följande:

$$P(n|B) = \frac{1}{2^{n-1}} = \frac{P(\{n\} \cap B)}{P(B)} = \frac{P(\{n\})}{1/2} = 2P(n) = 2 \cdot \frac{1}{2^n} = \frac{1}{2^{n-1}}$$

Vi kan definiera ett sannolikhetsmått  $Q : 2^B \rightarrow \mathbb{R}$  (för något  $B \in \Omega$ ) och  $Q(A) = \frac{P(A)}{P(B)}$  = betingade sannolikheten

Mer generellt kan vi definiera  $Q : 2^\Omega \rightarrow \mathbb{R}$  genom  $Q(A) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$  (med andra ord, den betingade sannolikheten)

För att visa att  $Q$  är ett sannolikhetsmått måste vi visa att den uppfyller Kolmogorovs axiom:

- $P(A) \geq 0 \quad \forall A \in 2^\Omega$
- $P(\Omega) = 1$
- $P(\bigcup_{i=1}^\infty A_i) = \sum_{i=1}^\infty P(A_i)$  om  $A_i$  är parvis disjunkta

Detta kommer inte vara så svårt, om vi visar det för  $Q : 2^\Omega \rightarrow \mathbb{R}$  så har vi visat det för  $Q : 2^B \rightarrow \mathbb{R}$ .

**Vi visar första axiomet:**

$$Q(A) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \geq 0 \quad \forall A \in 2^\Omega$$

**Andra axiomet:**

$$Q(\Omega) = \frac{P(\Omega \cap B)}{P(B)} = \frac{P(B)}{P(B)} = 1$$

**Tredje axiomet:**

Antag  $A_1, A_2, \dots$  disjunkta. Då är  $B \cap A_1, B \cap A_2, \dots$  också disjunkta.

Vi vill räkna följande:

$$Q\left(\bigcup_{i=1}^\infty A_i\right) = \frac{P((\bigcup_{i=1}^\infty A_i) \cap B)}{P(B)}$$



Notera:

$$\begin{aligned} \left( \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right) \cap B &= \bigcup_{i=1}^{\infty} (A_i \cap B) \text{ ty följande:} \\ x \in \left( \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right) \cap B &\Rightarrow x \in A_i \text{ för något } i \text{ och } x \in B \\ &\Leftrightarrow x \in A_i \cap B \text{ för något } i \\ &\Leftrightarrow x \in \bigcup_{i=1}^{\infty} (A_i \cap B) \end{aligned}$$

Vi får då:

$$Q\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \frac{P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \cap B)}{P(B)} = \frac{\sum_{i=1}^{\infty} P(A_i \cap B)}{P(B)} = \underbrace{\frac{\sum_{i=1}^{\infty} P(A_i \cap B)}{P(B)}}_{Q(A_i)} = \sum_{i=1}^{\infty} Q(A_i)$$

Nu följer det till exempel att:

- $P(A^c|B) = 1 - P(A|B)$
- $P(A \cup C|B) = P(A|B) + P(C|B) - P(A \cap C|B)$
- Om  $A \cap B \subseteq A_2 \cap B \subseteq A_2 \cap B \subseteq \dots$  så gäller  $P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i|B) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n|B)$

#### 4.1. Oberoende utsagor.

Antag att  $P(A) > 0$  och  $P(B) > 0$ . Vi säger att  $A$  och  $B$  är **oberoende** om  $P(A|B) = P(A)$  och  $P(B|A) = P(B)$

##### Anmärkning:

$P(B|A) = P(B) \Leftrightarrow P(A|B) = P(A)$ . Kan bevisas genom Bayes sats.

Ytterligare något att notera är att oberoende är ej en ekvivalensrelation ty den är ej transitiv.

##### Exempel:

Singla slant 2ggr,  $\Omega = \{kr, kl\}^2$ .

Vi ansätter  $A$  = första försöket ger krona =  $\{(kr, kr), (kr, kl)\}$

Vi ansätter  $B$  = andra försöket ger krona =  $\{(kl, kr), (kr, kr)\}$

Vi får då följande:

$$P(A) = \frac{1}{2} = P(B) \quad P(A \cap B) = P(kr, kr) = \frac{1}{4}$$

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{1/4}{1/2} = \frac{1}{2} = P(A)$$

$$P(B|A) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)} = \frac{1/4}{1/2} = \frac{1}{2} = P(B)$$

$\Rightarrow A$  och  $B$  är oberoende

##### Exempel:

Låt  $\Omega$  = Uppsalas vuxna befolkning.

Låt  $A = \{\text{Man}\}$      $B = \{\text{Bruna ögon}\}$      $C = \{\text{Över 170cm}\}$

Avgör vilka som är oberoende

**Theorem 4.2: Bayes sats**

$$P(B|A) = \frac{P(A|B)P(B)}{P(A)}$$

**Proof 4.1: Bays sats**

$$\frac{P(A|B)P(B)}{P(A)} = \frac{\frac{P(A \cap B)}{P(B)}P(B)}{P(A)} = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} = P(B|A)$$

□

**Theorem 4.3**

Om  $A$  &  $B$  är oberoende så  $\Leftrightarrow A^c$  &  $B$  oberoende  $\Leftrightarrow A$  &  $B^c$  oberoende  $\Leftrightarrow A^c$  &  $B^c$  oberoende

**Proof 4.2**

Antag  $A$  &  $B$  är oberoende. Antag även att  $P(A) > 0, P(B) > 0, P(A^c) > 0, P(B^c) > 0$ .  $Q(A) = P(A|B)$  är ett sannolikhetsmått, då gäller:

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

Det vill säga:

$$P(A^c|B) = 1 - \underbrace{P(A|B)}_{P(A)} = 1 - (P(A)) = P(A^c) \Rightarrow A^c \text{ & } B \text{ är oberoende}$$

Alla andra riktningar/implikationer följer på samma vis.

□

**Theorem 4.4: Enkel liten sats**

$A$  &  $B$  är oberoende  $\Leftrightarrow P(A \cap B) = P(A)P(B)$

**Proof 4.3: Enkel liten sats**

$$P(A|B) = P(A) \Leftrightarrow \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = P(A) \Leftrightarrow P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

□

**Theorem 4.5: Oberoende (part 2)**

Detta är definitionen av oberoende vi i princip alltid kommer använda:

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

**Anmärkning:**

Vad händer om  $P(A)$  eller  $P(B)$  är 0?

Antag att  $P(A) = 0$ , eftersom  $A \cap B \subseteq A \Rightarrow 0 \leq P(A \cap B) \leq P(A) = 0$

Detta ger då att  $P(A \cap B) = 0 = P(A)P(B)$

Men då betyder det att  $A$  och  $B$  alltid är oberoende om  $P(A) = 0$

**Anmärkning:**

Vad händer om  $P(A) = 1$ ?

Rimligtvis borde  $P(A \cap B) = 1 \cdot P(B) = P(B)$ . Detta sker:

$$A \subseteq A \cup B \Rightarrow 1 = P(A) \leq P(A \cup B) \leq 1 \Rightarrow P(A \cup B) = 1$$

$$\underbrace{P(A \cup B)}_1 = \underbrace{P(A)}_1 + P(B) - P(A \cap B)$$

$$P(B) - P(A \cap B) = 0 \Leftrightarrow P(A \cap B) = P(B) = P(B)P(A)$$

Om  $P(A) = 1$  så är  $A$  och  $B$  alltid oberoende, alltså kan vi utöka Sats 4.3 till godtyckliga händelser  $A$  och  $B$

**Theorem 4.6: Oberoende i flera variabler**

$S \subseteq 2^\Omega$  är oberoende om  $A_1, \dots, A_n \in S \Rightarrow P(A_1 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1) \cdot \dots \cdot P(A_n)$

**Exempel:**

Säg att vi har en mängd  $\{A, B, C\}$ , mängden är oberoende om  $P(A \cap B) = P(A)P(B)$  samt  $P(A \cap C) = P(A)P(C)$  samt  $P(B \cap C) = P(B)P(C)$  och  $P(A \cap B \cap C) = P(A)P(B)P(C)$   
Sista likheten är viktig, ty om vi antar de 3 andra likheterna (parvis oberoende) är helt annat än full oberoende.

**Exempel:**

Låt  $\Omega = \{1, 2, 3, 4\}$ ,  $P(n) = \frac{1}{4}$  samt  $A = \{1, 2\}$ ,  $B = \{1, 3\}$ ,  $C = \{2, 3\}$

Först och främst,  $P(A) = \frac{1}{2} = P(B) = P(C)$

$P(A \cap B) = \frac{1}{4} = P(B \cap C) = P(A \cap C) \Rightarrow$  parvis oberoende

Om vi kollar sista grejen man måste kolla för oberoende,  $P(A \cap B \cap C) = P(\emptyset) = 0$ , men  $P(A)P(B)P(C) = \frac{1}{8} \neq 0$ , alltså ej oberoende i alla variabler.

**Anmärkning:**

Om  $A, B, C$  är parvis oberoende så är inte  $A, B, C$  nödvändigtvis oberoende, men om vi lägger till att  $A$  och  $B \cap C$  är oberoende, så är  $A, B, C$  oberoende.

Detta gäller eftersom  $P(A \cap (B \cap C)) = P(A)P(B \cap C) = P(A)P(B)P(C)$

**Exempel:**

Det är 22 personer i klassrummet, vad är sannolikheten att alla i klassrummet har olika födelsedagar?  
Vi kommer behöva göra några antaganden för att göra det här lite lättare för oss.

Vi betecknar  $A_n =$  person  $1, \dots, n$  har olika födelsedagar. Det vi söker är  $A_{22}$  (22 är en speciell siffra för det här problemet).

Antaganden:

- Antag att  $P(A_1) = 1$  (uppenbart att en person har samma födelsedag som en person)
- $P(A_{n+1}|A_n) = \frac{365-n}{365}$  lika stor sannolikhet att födas på alla dagar (inga skottår i vår miljö)

Notera,  $A_{n+1} \subseteq A_n \Rightarrow A_n \cap A_{n+1} = A_{n+1}$  samt  $P(A_{n+1}|A_n) = \frac{P(A_{n+1})}{P(A_n)}$

Vi har då  $P(A_{22}) = P(A_{22}|A_{21})P(A_{21}) = P(A_{22}|A_{21})P(A_{21}|A_{20})P(A_{20})$   
 $= \dots = \underbrace{P(A_{22}|A_{21})}_{\frac{344}{365}} \dots = \frac{364!}{343!365^{21}} \approx 0.52$

Detta var för  $P(A_{22})$ , för  $P(A_n) = \frac{364!}{(365-n)!365^{n-1}}$

Vi sade även att 22 var ett speciellt tal, detta ty  $P(A_{23}) \approx 0.49$ , alltså där vi bryter 50 procent steget.

**Exempel:**

Antag att 80 procent av klassen gjorde inlämningsuppgifterna. Av de som gjorde inlämningsuppgifterna, så klarade 90 procent tentamen. Av de som inte gjorde inlämningsuppgifterna klarade 70 procent tentamen.

- Hur stor andel klarade tentamen?
- Hur stor andel av de som klarade tentamen hade gjort inlämningsuppgifterna?

Strategin här går ut på att skriva om uppgiften i matte-termer.

$\Omega$  = klassen,  $A$  = de som gjorde inlämningsuppgifterna

$B$  = de som inte gjorde inlämningsuppgifterna =  $A^c$

$C$  = de som klarade tentamen

Det vi har givet är att  $P(A) = 0.8$ , samt att  $P(B) = P(A^c) = 0.2$ ,  $P(C|A) = 0.9$ ,  $P(C^c|B) = 0.7 = P(C|B)$

Vi söker  $P(C)$ . Vi vet även att  $A \cup B$  samt att  $A \cap B = \emptyset$  (disjunkta).

Vi får då att  $(A \cap C) \cup (B \cap C) = C$  samt  $(A \cap C) \cap (B \cap C) = \emptyset$

Vi skriver om  $P(C) = P((C \cap A) \cup (C \cap B)) = \underbrace{P(A \cap C)}_{P(C|A)P(A)} + \underbrace{P(B \cap C)}_{P(C|B)P(B)}$

$$\Rightarrow 0.9 \cdot 0.8 + 0.7 \cdot 0.2 = 0.86 = P(C)$$

Nästa uppgift söker efter  $P(A|C)$ . Här kan vi använda Bayes sats:

$$P(A|C) = \frac{P(C|A)P(A)}{P(C)} = \frac{0.9 \cdot 0.8}{0.86} \approx 0.837$$

Man kan tänka på det på följande sätt:

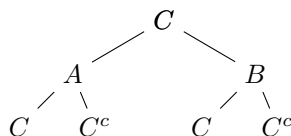


FIGURE 1.

Från högstadiet kanske vi minns att om vi vill veta sannolikheten att  $C - A - C$  och  $C - B - C$  inträffar så multiplicerar vi  $P(C)P(A)P(C)$  och adderar produkten  $P(C)P(B)P(C)$ , men detta är ju precis det vi har ägnat föreläsningen åt!

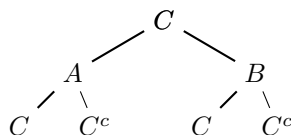


FIGURE 2.

#### Theorem 4.7: Lagen om total sannolikhet

Antag att  $A_1, \dots, A_n$  är disjunkta och  $B \subseteq \bigcup_{i=1}^n A_i$ .

Då är:

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(B|A_i)P(A_i)$$

Specialfall:  $A \cap A^c \Rightarrow P(B) = P(B|A)P(A) + P(B|A^c)P(A^c)$