

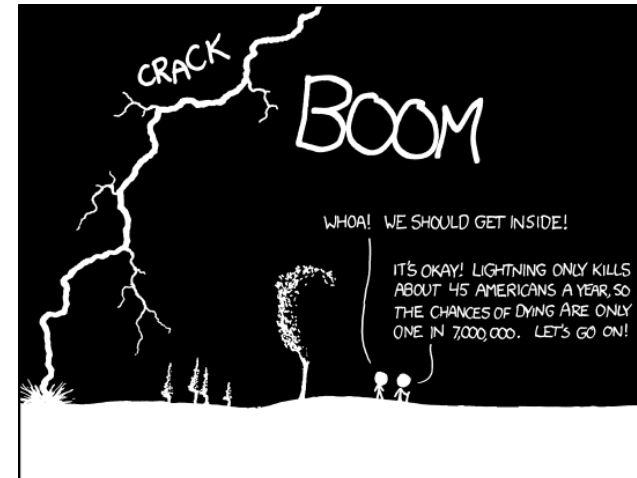
## Föreläsning 3: Diskreta fördelningar

Matematisk statistik

David Bolin  
Chalmers University of Technology  
September 10, 2018



## XKCD förklarar betingad sannolikhet



THE ANNUAL DEATH RATE AMONG PEOPLE WHO KNOW THAT STATISTIC IS ONE IN SIX.

## Betingade sannolikheter

Vi vill ibland beräkna sannolikheten för en händelse  $A$  givet att vi vet att en annan händelse  $B$  har inträffat. Vi vill då veta den så kallade betingade sannolikheten för  $A$  givet  $B$ .

### Betingad sannolikhet

Antag att  $P(B) > 0$ . Den betingade sannolikheten för  $A$  givet  $B$  definieras som

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}. \quad (1)$$

### Multiplikationssatsen för sannolikheter

Om  $A$  och  $B$  är händelser så gäller att

$$P(A \cap B) = P(B|A)P(A) = P(A|B)P(B).$$

Multiplikationssatsen är speciellt användbar för att beräkna sannolikheten för successiva händelser som påverkar varandra.

## Bayes formel

### Bayes formel

För två händelser  $A$  och  $B$  gäller att

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

Man har ofta nytta av att skriva om nämnaren  $P(B)$  som

$$P(B) = P(B|A)P(A) + P(B|A^c)P(A^c)$$

### Bayes sats lite mer generell

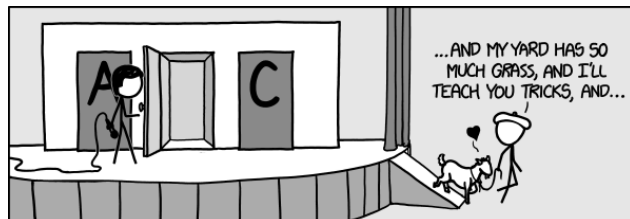
Antag  $A_1, \dots, A_n$  är disjunkta händelser så att  $\Omega = A_1 \cup \dots \cup A_n$ . Låt  $B$  vara en händelse med  $P(B) > 0$ , vi har då för  $1 \leq j \leq n$

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

## The Monty Hall Problem

Ett problem baserat på TV-programmet Let's make a deal.

- I studion finns tre dörrar, bakom en dörr finns en bil och bakom de andra två finns getter.
- Den tävlande väljer en dörr utan att öppna den och programledaren öppnar en av de andra som innehåller en get.
- Den tävlande ges nu möjligheten att antingen öppna den valda dörren eller att byta och öppna den andra stängda dörren.
- Ska den tävlande byta dörr?
- Om den tävlande vill ha geten är valet enkelt, som XKCD visar:



Repetition

David Bolin

## Oberoende händelser

Två händelser sägs vara statistiskt oberoende om sannolikheten för den ena inte påverkas av om den andra inträffat eller inte. Det vill säga att  $P(A|B) = P(A)$ .

### Oberoende händelser

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

### Oberoende händelser

Låt  $A_1, \dots, A_n$  vara  $n$  händelser. Dessa sägs vara oberoende om vi för varje delmängd  $A_{(1)}, \dots, A_{(m)}$  har att

$$P(A_{(1)} \cap A_{(2)} \cap \dots \cap A_{(m)}) = P(A_{(1)})P(A_{(2)}) \dots P(A_{(m)}).$$

Repetition

David Bolin

## Slumpvariabler

Ofta vill vi beskriva utfallet av ett slumpmässigt försök som ett numeriskt värde och man kan då beskriva försöket med en slumpvariabel

### Slumpvariabel

En stokastisk variabel (slumpvariabel)  $X$  är en funktion som tar element från  $\Omega$  som argument och som returnerar ett reellt tal.

Vi kommer beteckna slumpvariabler med stora bokstäver, ofta  $X$ ,  $Y$  och  $Z$ .

### Diskreta slumpvariabler

En diskret slumpvariabel kan endast anta ett ändligt eller uppräknligt antal värden, ofta någon delmängd av heltalen.

Repetition

David Bolin

## Sannolikhetsfunktionen

### Sannolikhetsfunktion

Till en diskret stokastisk variabel  $X$  definierar vi sannolikhetsfunktionen  $f(k)$  genom  $f(k) = P(X = k)$ .

Alla funktioner är inte sannolikhetsfunktioner. Eftersom de beskriver sannolikheter måste vi ha

- $f(k) \geq 0$  för alla  $k$ .
- $\sum_{k=-\infty}^{\infty} f(k) = 1$ .

Dessa två villkor är både nödvändiga och tillräckliga för att  $f(k)$  ska vara en sannolikhetsfunktion. Vi har också att

$$P(m \leq X \leq n) = \sum_{k=m}^n f(k)$$

om  $m$  och  $n$  är heltal.

Repetition

David Bolin

## Fördelningsfunktionen

## Fördelningsfunktionen

Låt  $X$  vara en diskret slumpvariabel. Dess fördelningsfunktion ges då av

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum_{k \leq x} f_X(k),$$

För  $F(x)$  gäller att

- $F(x)$  är växande.
- $F(x) \rightarrow 1$  då  $x \rightarrow \infty$ .
- $F(x) \rightarrow 0$  då  $x \rightarrow -\infty$ .

Vi har också att:

- $P(a < X \leq b) = F(b) - F(a)$ .
- $P(X > a) = 1 - F(a)$ .
- För diskreta slumpvariabler gäller  $f(m) = F(m) - F(m-1)$ .

## Bernoullifördelningen

Antag att vi gör ett försök som har sannolikhet  $p$  att lyckas och sätter

$$X = \begin{cases} 1, & \text{om försöket lyckas} \\ 0, & \text{om försöket misslyckas.} \end{cases}$$

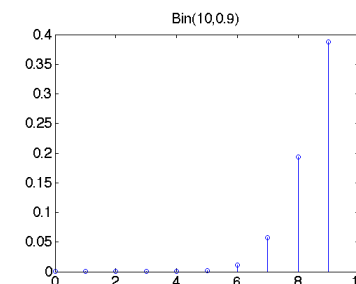
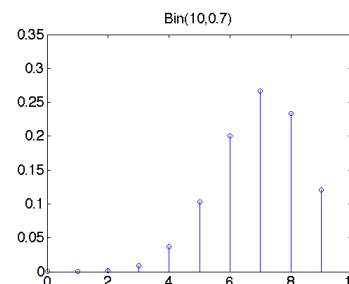
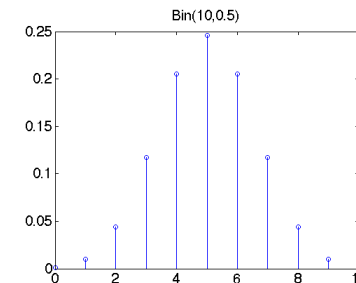
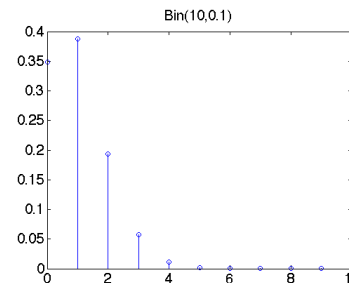
Vi har då  $f(1) = p$  och  $f(0) = 1 - p$ .

Lite mer kompakt kan vi skriva  $f(k) = p^k(1-p)^{1-k}$ .

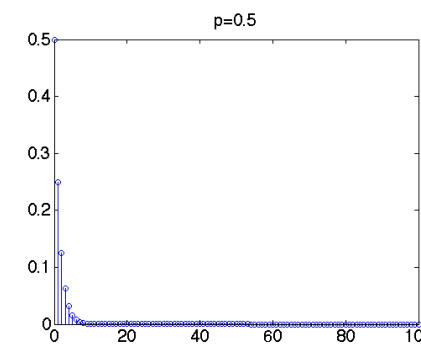
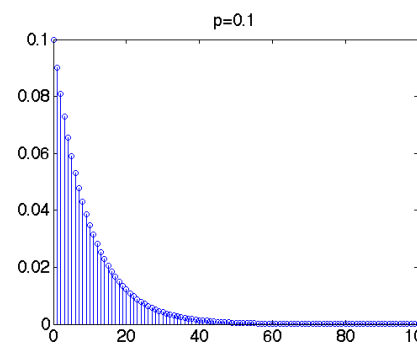
## Bernoullifördelningen

En stokastisk variabel  $X$  sägs vara Bernoullifördelad om den har sannolikhetsfunktion  $f(k) = p^k(1-p)^{1-k}$ ,  $k=0,1$ . Vi betecknar den som  $Be(p)$ .

## Binomialfördelningen



## Den geometriska fördelningen



## Poissonfördelningen

Poissonfördelningen är döpt efter Simeon Denis Poisson (1781-1840). Den används ofta för att beskriva fördelningen av antalet händelser av något slag som inträffar under ett tidsintervall, på en yta, eller i en volym.

Några exempel där denna fördelning passar bra är

- Räkna antalet radioaktiva partiklar som emitteras under en minut från ett radioaktivt material.
- Registrera antalet inkommande telefonsamtal till en telefonväxel under en timme.

## Poissonfördelningen

## Poissonfördelningen

En slumpvariabel  $X$  sägs vara Poissonfördelad med parameter  $\mu$  om den har sannolikhetsfunktion

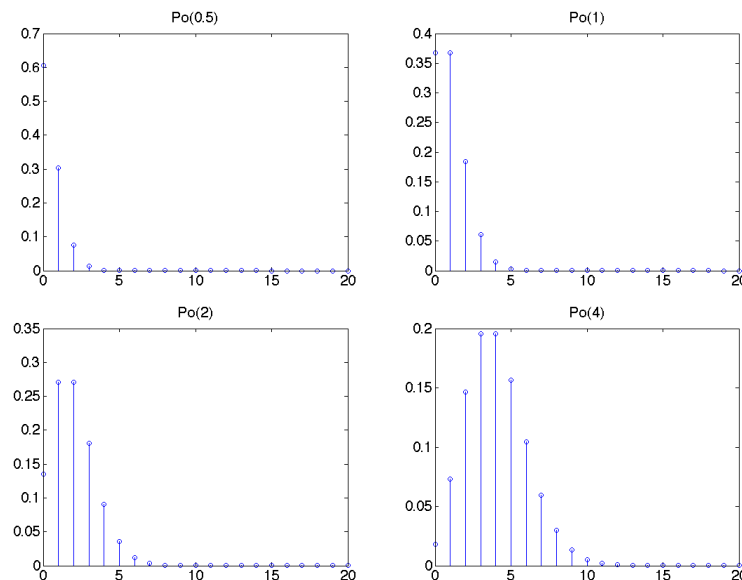
$$f(k) = \frac{\mu^k e^{-\mu}}{k!}$$

Vi använder ofta beteckningen  $Po(\mu)$  för denna fördelning.

## Summering av Poissonvariabler

Vi har vi att om  $X_1$  är  $Po(\mu_1)$  och  $X_2$  är  $Po(\mu_2)$  så gäller att  $X_1 + X_2$  är  $Po(\mu_1 + \mu_2)$ .

## Poissonfördelningen



## Poissonfördelningen som gränsfördelning

Konceptuellt kan fördelningen ses som en gränsfördelning till binomialfördelningen om vi låter  $n$  gå mot oändligheten och  $p$  gå mot noll. Mer specifikt har vi

## Sats

Då  $n \rightarrow \infty$ ,  $p \rightarrow 0$ , och  $np \rightarrow \mu$  så gäller för ett fixt heltal  $k \geq 0$  att

$$\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \rightarrow \frac{\mu^k e^{-\mu}}{k!} \quad (2)$$

I exemplen ovan kan vi tolka den här satsen som

- Det finns ett stort antal atomer ( $n$ ) i materialet och sannolikheten ( $p$ ) att en specifik atom ska emittera en partikel under just den tidsperioden är mycket liten.
- Ett stort antal personer kan, oberoende av varandra, ringa växeln, men för en specifik person är sannolikheten att denne ska ringa växeln mycket liten.