

# Sandsynlighedsregning

## 4. forelæsning

Bo Friis Nielsen

Anvendt Matematik og Computer Science

Danmarks Tekniske Universitet

2800 Kgs. Lyngby – Danmark

Email: [bfni@dtu.dk](mailto:bfni@dtu.dk)

# Dagens emner: Afsnit 3.3 og 3.4

- Varians/standardafvigelse

$$\text{Var}(X) = \text{E}[(X - \text{E}(X))^2] = \sum_{\text{alle } x} (x - \text{E}(X))^2 \text{P}(X = x)$$



- Normalfordelingsapproximation/den Centrale Grænseværdisætning

$$\text{P}\left(a \leq \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq b\right) \approx \Phi(b) - \Phi(a)$$

- Markovs og Chebychevs uligheder for ekstreme udfald

$$\text{P}(X \geq a) \leq \frac{\text{E}(X)}{a} \quad \text{P}(|X - \text{E}(X)| \geq k\text{SD}(X)) \leq \frac{1}{k^2}$$

- Et udpluk af diskrete fordelinger

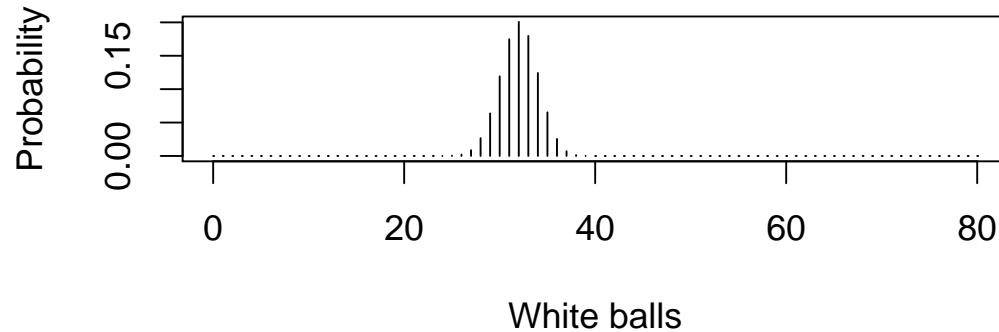
$$\text{P}(T = i) = (1 - p)^{i-1} p \quad \text{P}(Y_r = i) = \binom{i + r - 1}{r - 1} p^r (1 - p)^i$$

- Indikatorfunktioner  $I_A = \begin{cases} 1 & \text{hvis } A \text{ indtræffer} \\ 0 & \text{hvis } A^c \text{ indtræffer} \end{cases}$

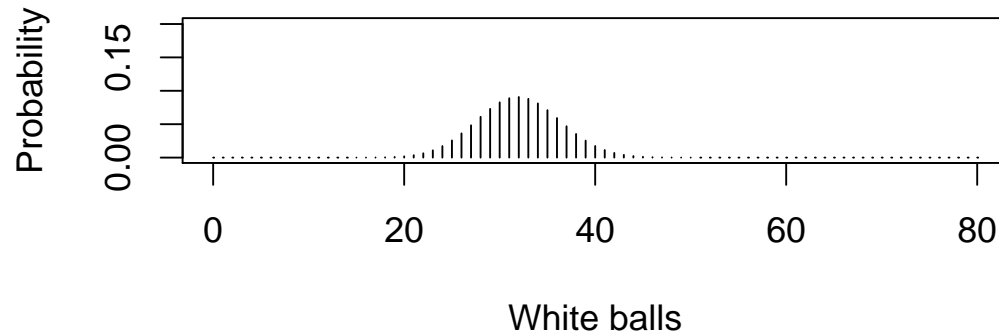
# Standardafvigelse/varians



**Without replacement**



**With replacement**



Den hypergeometriske fordeling har mindre variation end binomialfordelingen.

# Definition af varians

## Definition af varians

$$\text{Var}(X) = \text{E}[(X - \text{E}(X))^2] = \sum_{\text{alle } x} (x - \text{E}(X))^2 \text{P}(X = x)$$

## Definition af varians

$$\text{Var}(X) = \text{E}[(X - \text{E}(X))^2] = \sum_{\text{alle } x} (x - \text{E}(X))^2 \text{P}(X = x)$$

Beregningsformel for varians (vigtig) p.186

$$\text{Var}(X) = \text{E}(X^2) - (\text{E}(X))^2$$

## Definition af varians

$$\text{Var}(X) = \text{E}[(X - \text{E}(X))^2] = \sum_{\text{alle } x} (x - \text{E}(X))^2 \text{P}(X = x)$$

Beregningsformel for varians (vigtig) p.186

$$\text{Var}(X) = \text{E}(X^2) - (\text{E}(X))^2$$

“Shift and scale”

$$\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$$

## Definition af varians

$$\text{Var}(X) = \text{E}[(X - \text{E}(X))^2] = \sum_{\text{alle } x} (x - \text{E}(X))^2 \text{P}(X = x)$$

## Beregningsformel for varians (vigtig) p.186

$$\text{Var}(X) = \text{E}(X^2) - (\text{E}(X))^2$$

“Shift and scale”

$$\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$$

## Sum af *uafhængige* variable

Hvis  $X_1, \dots, X_n$  er uafhængige, så er

$$\text{Var} \left( \sum_{i=1}^n X_i \right) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i)$$



# Varians af et tal trukket fra en liste



Givet en liste af tal

$$(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

Lad  $X$  være en stokastisk variabel: Et tilfældigt element af listen.

$$E(X) = \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\text{Var}(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2$$

# Standardafvigelse



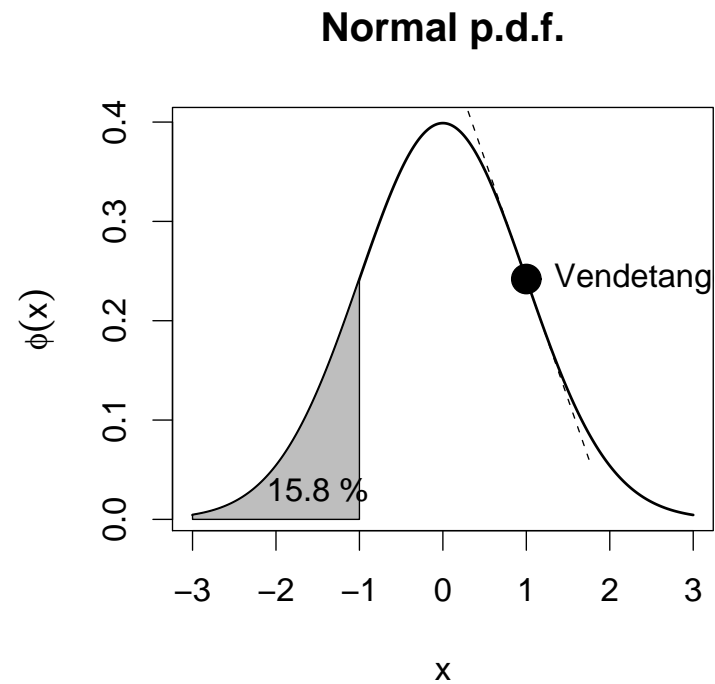
$$SD(X) = \sqrt{\text{Var}(X)}$$

# Standardafvigelse

$$SD(X) = \sqrt{\text{Var}(X)}$$

“Shift and scale”

$$SD(aX + b) = |a|SD(X)$$



# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

Dernæst, variansen i en Bernoullifordeling ( $p$ ):

# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

Dernæst, variansen i en Bernoullifordeling ( $p$ ):

$$E(X_i) = p ,$$



# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

Dernæst, variansen i en Bernoullifordeling ( $p$ ):

$$\mathbb{E}(X_i) = p, \quad \mathbb{E}(X_i^2) = p,$$

# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

Dernæst, variansen i en Bernoullifordeling ( $p$ ):

$$\mathbb{E}(X_i) = p, \quad \mathbb{E}(X_i^2) = p, \quad \text{Var}(X_i)$$

# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

Dernæst, variansen i en Bernoullifordeling ( $p$ ):

$$\mathbb{E}(X_i) = p, \quad \mathbb{E}(X_i^2) = p, \quad \text{Var}(X_i) = p$$

# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

Dernæst, variansen i en Bernoullifordeling  $(p)$ :

$$\mathbb{E}(X_i) = p, \quad \mathbb{E}(X_i^2) = p, \quad \text{Var}(X_i) = p - p^2$$

# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

Dernæst, variansen i en Bernoullifordeling ( $p$ ):

$$\mathbf{E}(X_i) = p, \quad \mathbf{E}(X_i^2) = p, \quad \text{Var}(X_i) = p - p^2 = p(1 - p)$$

# Bestem variansen i binomialfordelingen $(n, p)$



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

$$X = X_1 + \cdots + X_n \quad \text{hvor} \quad X_i \sim \text{Bernoulli}(p)$$

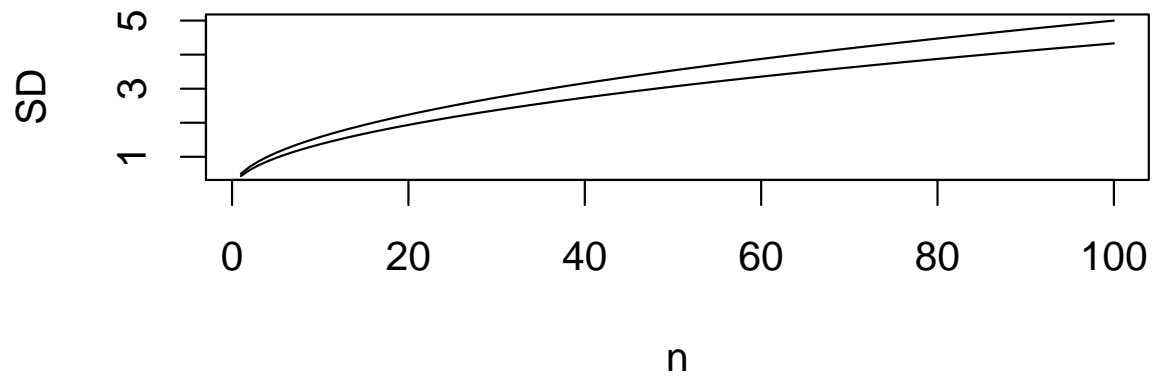
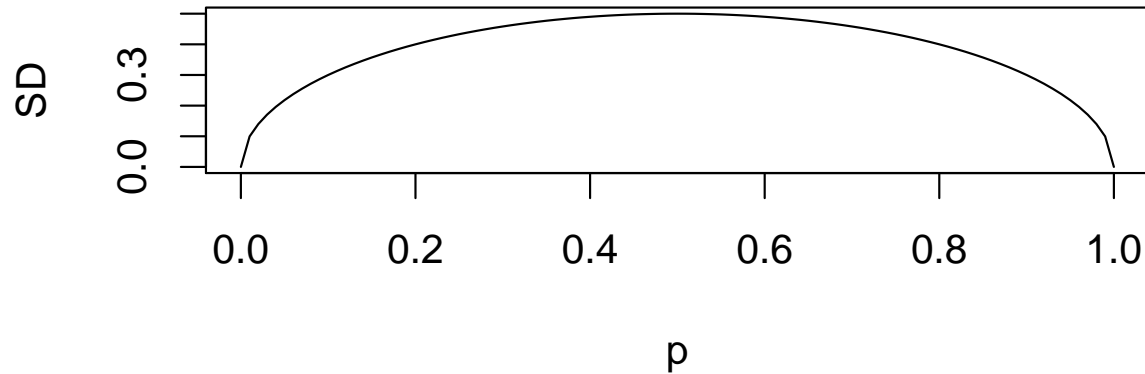
Dernæst, variansen i en Bernoullifordeling ( $p$ ):

$$\mathbb{E}(X_i) = p, \quad \mathbb{E}(X_i^2) = p, \quad \text{Var}(X_i) = p - p^2 = p(1 - p)$$

Kombinér:

$$\text{Var}(X) = np(1 - p)$$

# Spredningen i binomialfordelingen ( $n, p$ )



Lad  $X$  være antallet af dage i en måned valgt tilfældigt blandt årets tolv måneder i et ikke-skudår. Det anføres, at  $E(X) = \frac{365}{12}$ .

## Spørgsmål 1

Man finder  $SD(X)$  til

- 1  0,71
- 2  0,76
- 3  0,81
- 4  0,86
- 5  0,91
- 6  Ved ikke



# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \cdots + X_n$

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \cdots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \dots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

$$E(S_n)$$

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \dots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

$$E(S_n) = nE(X_i) \quad ,$$

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \dots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

$$E(S_n) = nE(X_i) \quad , \quad SD(S_n)$$

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \cdots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

$$E(S_n) = nE(X_i) \quad , \quad SD(S_n) = \sqrt{n}SD(X_i)$$

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \dots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

$$E(S_n) = nE(X_i) \quad , \quad SD(S_n) = \sqrt{n}SD(X_i)$$

$$E(\bar{X}_n)$$



# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \dots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

$$E(S_n) = nE(X_i) \quad , \quad SD(S_n) = \sqrt{n}SD(X_i)$$

$$E(\bar{X}_n) = E(X_n)$$

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \cdots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

$$E(S_n) = nE(X_i) \quad , \quad SD(S_n) = \sqrt{n}SD(X_i)$$

$$E(\bar{X}_n) = E(X_n) \quad , \quad SD(\bar{X}_n)$$

# Kvadratrodsloven



Lad  $X_i$  være I.I.D. (Independent and Identically Distributed).

Definér summen  $S_n = X_1 + \cdots + X_n$

Definér gennemsnittet  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}S_n$ .

$$E(S_n) = nE(X_i) \quad , \quad SD(S_n) = \sqrt{n}SD(X_i)$$

$$E(\bar{X}_n) = E(X_n) \quad , \quad SD(\bar{X}_n) = \frac{1}{\sqrt{n}}SD(X_n)$$

# Store tals svage lov

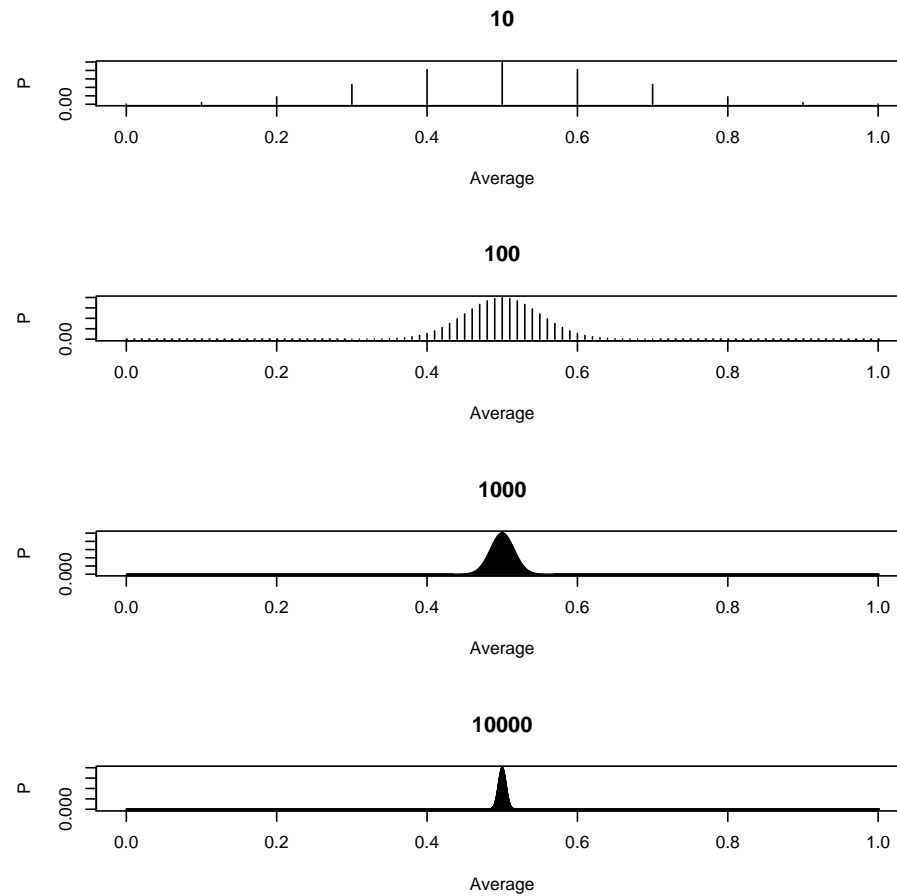
Lad  $X_i$  være I.I.D. med middelværdi  $\mu$  og spredning  $\sigma$ .

$$\forall \epsilon > 0 :$$

$$n \rightarrow \infty \Rightarrow$$

$$P(|\bar{X}_n - \mu| < \epsilon) \rightarrow 1$$

( $\bar{X}_n$  konvergerer mod  $\mu$  i sandsynlighed)



# Den centrale grænseværdisætning p.196



Lad  $X_1, \dots, X_n$  være I.I.D. med middelværdi  $\mu$  og varians  $\sigma^2$ .

Definér  $S_n = X_1 + \dots + X_n$ .

For store  $n$  gælder approksimativt

$$P \left( a \leq \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq b \right) \approx \Phi(b) - \Phi(a)$$

# Betydning



- CGS er et centralt resultat i sandsynlighedsregningen og statistikken (og findes i mange varianter)

# Betydning



- CGS er et centralt resultat i sandsynlighedsregningen og statistikken (og findes i mange varianter)
- Budskabet er, at stokastiske variable, der er dannet gennem en sum af mange mindre bidrag, med god tilnærmelse kan beskrives ved en normalfordeling, som vi strengt taget først stifter bekendtskab med i næste uge

# Betydning



- CGS er et centralt resultat i sandsynlighedsregningen og statistikken (og findes i mange varianter)
- Budskabet er, at stokastiske variable, der er dannet gennem en sum af mange mindre bidrag, med god tilnærmelse kan beskrives ved en normalfordeling, som vi strengt taget først stifter bekendtskab med i næste uge
- Vi har allerede set denne sætning i anvendelse for binomialfordelingen (og Poissonfordelingen)



# Markovs ulighed p.174



# Markovs ulighed p.174



- For ikke negative stokastiske variable, kan vi angive en øvre grænse for sandsynligheder ved brug af middelværdien.

$$P(X \geq a) \leq \frac{E(X)}{a}$$

# Markovs ulighed p.174



- For ikke negative stokastiske variable, kan vi angive en øvre grænse for sandsynligheder ved brug af middelværdien.

$$P(X \geq a) \leq \frac{E(X)}{a}$$

# Chebychevs ulighed p.191

# Markovs ulighed p.174



- For ikke negative stokastiske variable, kan vi angive en øvre grænse for sandsynligheder ved brug af middelværdien.

$$P(X \geq a) \leq \frac{E(X)}{a}$$

# Chebychevs ulighed p.191

- Hvis vi også kender variansen kan vi som regel skærpe denne grænse

$$P(|X - E(X)| \geq kSD(X)) \leq \frac{1}{k^2}$$

Om en stokastisk variabel  $X$ , der beskriver et rumindhold, oplyses det, at den har middelværdi  $E(X) = 10$ .



## Spørgsmål 2

Den mindste øvre grænse for  $P(X \geq 20)$  findes til

- 1   $\frac{1}{4}$
- 2   $\frac{1}{2}$
- 3   $\frac{3}{4}$
- 4   $1 - \Phi\left(\frac{20-10}{\sqrt{20}}\right)$
- 5  En sådan grænse kan ikke bestemmes ud fra det oplyste
- 6  Ved ikke

Hvor  $\Phi$  som sædvanlig betegner fordelingsfunktionen for en standardiseret normalfordelt variabel.

# Et udvalg af diskrete fordelinger



- En række grundlæggende mekanismer
- Se pp.475 “Distribution summaries”

## Spørgsmål 3

Hvis en række tal  $c_i$  udgør en sandsynlighedsfordeling, hvad må der så gælde om  $c_i$ ?

- 1  Der er ingen specifikke krav
- 2   $\sum_i c_i = 1$
- 3   $c_i$  kan bestemmes fra en formel som  $c_i = \binom{n}{i} p^i (1 - p)^{n-i}$
- 4   $c_i \geq 0$
- 5  Ingen af de ovenstående er tilstrækkelige
- 6  Ved ikke

# Den geometriske fordeling





# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i)$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1} p$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

$$P(T > i) = (1 - p)^i$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

$$P(T > i) = (1 - p)^i$$

Middelværdi

$$E(T)$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

$$P(T > i) = (1 - p)^i$$

Middelværdi

$$E(T) = \sum_{i=0}^{\infty} P(T > i)$$



# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

$$P(T > i) = (1 - p)^i$$

Middelværdi

$$E(T) = \sum_{i=0}^{\infty} P(T > i) = \frac{1}{p}$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

$$P(T > i) = (1 - p)^i$$

Middelværdi

$$E(T) = \sum_{i=0}^{\infty} P(T > i) = \frac{1}{p}$$

Varians

$$\text{Var}(T)$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

$$P(T > i) = (1 - p)^i$$

Middelværdi

$$E(T) = \sum_{i=0}^{\infty} P(T > i) = \frac{1}{p}$$

Varians

$$\text{Var}(T) = \frac{1 - p}{p^2},$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

$$P(T > i) = (1 - p)^i$$

Middelværdi

$$E(T) = \sum_{i=0}^{\infty} P(T > i) = \frac{1}{p}$$

Varians

$$\text{Var}(T) = \frac{1 - p}{p^2}, \quad \text{SD}(T)$$

# Den geometriske fordeling



$T$  : antal Bernoulli forsøg indtil første succes

$$P(T = i) = (1 - p)^{i-1}p$$

$$P(T > i) = (1 - p)^i$$

Middelværdi

$$E(T) = \sum_{i=0}^{\infty} P(T > i) = \frac{1}{p}$$

Varians

$$\text{Var}(T) = \frac{1 - p}{p^2}, \quad \text{SD}(T) = \frac{\sqrt{1 - p}}{p}$$

# $T_r$ Antal forsøg indtil $r$ te succes



## Negativ binomialfordeling

- $Y_r$  Antal fiaskoer til den  $r$ 'te succes i en sekvens af Bernoulliforsøg
- Hvor mange kameraer skal vi kassere før vi får  $r$ , der passerer kvalitetskontrollen

$$T_r = Y_r + r$$

- (Har i øvrigt mange andre fortolkninger)

## Spørgsmål 4

Hvad er middelværdi og varians for en  $NB(r, p)$  fordeling?

- 1   $E(Y_r) = \frac{r(1-p)}{p}, \text{Var}(Y_r) = \frac{r(1-p)}{p^2}$
- 2   $E(Y_r) = \frac{r(1-p)}{p}, \text{Var}(Y_r) = \frac{(1-p)}{p^2}$
- 3   $E(Y_r) = \frac{1}{p}, \text{Var}(Y_r) = \frac{r(1-p)}{p^2}$
- 4   $E(Y_r) = \frac{1}{p}, \text{Var}(Y_r) = \frac{(1-p)}{p^2}$
- 5   $E(Y_r) = \frac{r}{p}, \text{Var}(Y_r) = \frac{r}{p^2}$
- 6  Ved ikke

# Negativ binomialfordeling udledning





# Negativ binomialfordeling udledning



Antal fiaskoer før  $r$ 'te succes.

# Negativ binomialfordeling udledning



Antal fiaskoer før  $r$ 'te succes.

En sekvens af Bernoulli forsøg: fffsffsfs

# Negativ binomialfordeling udledning



Antal fiaskoer før  $r$ 'te succes.

En sekvens af Bernoulli forsøg: fffsffsfs

Vi skal placere  $r - 1$  succeser på  $i + r - 1$  forsøg før vores “endelige” succes.

# Negativ binomialfordeling udledning



Antal fiaskoer før  $r$ 'te succes.

En sekvens af Bernoulli forsøg: fffsffsfs

Vi skal placere  $r - 1$  succeser på  $i + r - 1$  forsøg før vores "endelige" succes.

Derfor

# Negativ binomialfordeling udledning



Antal fiaskoer før  $r$ 'te succes.

En sekvens af Bernoulli forsøg: fffsffsfs

Vi skal placere  $r - 1$  succeser på  $i + r - 1$  forsøg før vores “endelige” succes.

Derfor

$$P(Y_r = i)$$

# Negativ binomialfordeling udledning



Antal fiaskoer før  $r$ 'te succes.

En sekvens af Bernoulli forsøg: fffsffsfs

Vi skal placere  $r - 1$  succeser på  $i + r - 1$  forsøg før vores “endelige” succes.

Derfor

$$P(Y_r = i) = \binom{i + r - 1}{r - 1}$$

# Negativ binomialfordeling udledning



Antal fiaskoer før  $r$ 'te succes.

En sekvens af Bernoulli forsøg: fffsffsfs

Vi skal placere  $r - 1$  succeser på  $i + r - 1$  forsøg før vores “endelige” succes.

Derfor

$$P(Y_r = i) = \binom{i + r - 1}{r - 1} p^{r-1} (1 - p)^i p$$

# Negativ binomialfordeling udledning



Antal fiaskoer før  $r$ 'te succes.

En sekvens af Bernoulli forsøg: fffsffsfs

Vi skal placere  $r - 1$  succeser på  $i + r - 1$  forsøg før vores “endelige” succes.

Derfor

$$\begin{aligned} P(Y_r = i) &= \binom{i + r - 1}{r - 1} p^{r-1} (1 - p)^i p \\ &= \binom{i + r - 1}{r - 1} p^r (1 - p)^i \end{aligned}$$



# Middelværdi og varians

$$Y_r \sim NB(r, p)$$



# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r$$

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \cdots + W_r$$

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \cdots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \cdots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.  
 $W_i$  er IID; geometrisk ( $p$ ) fordelt: Lad  $X_i$  være antallet af fiaskoer mellem succes  $i - 1$  og  $i$ .

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \cdots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.  
 $W_i$  er IID; geometrisk ( $p$ ) fordelt: Lad  $X_i$  være antallet af fiaskoer mellem succes  $i - 1$  og  $i$ .

$$E(W_i) = \frac{1}{p}$$

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \cdots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.  
 $W_i$  er IID; geometrisk ( $p$ ) fordelt: Lad  $X_i$  være antallet af fiaskoer mellem succes  $i - 1$  og  $i$ .

$$E(W_i) = \frac{1}{p} \quad \text{Var}(W_i) = \frac{1 - p}{p^2}$$

Vi har da

$$Y_r = \sum_{i=1}^r X_i = \sum_{i=1}^r (W_i - 1) = \sum_{i=1}^r W_i - r$$

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \cdots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.  
 $W_i$  er IID; geometrisk ( $p$ ) fordelt: Lad  $X_i$  være antallet af fiaskoer mellem succes  $i - 1$  og  $i$ .

$$E(W_i) = \frac{1}{p} \quad \text{Var}(W_i) = \frac{1 - p}{p^2}$$

Vi har da

$$Y_r = \sum_{i=1}^r X_i = \sum_{i=1}^r (W_i - 1) = \sum_{i=1}^r W_i - r$$

Derfor:



# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \cdots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.  
 $W_i$  er IID; geometrisk ( $p$ ) fordelt: Lad  $X_i$  være antallet af fiaskoer mellem succes  $i - 1$  og  $i$ .

$$E(W_i) = \frac{1}{p} \quad \text{Var}(W_i) = \frac{1 - p}{p^2}$$

Vi har da

$$Y_r = \sum_{i=1}^r X_i = \sum_{i=1}^r (W_i - 1) = \sum_{i=1}^r W_i - r$$

Derfor:

$$E(Y_r) = \frac{r}{p} - r$$

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \cdots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.  
 $W_i$  er IID; geometrisk ( $p$ ) fordelt: Lad  $X_i$  være antallet af fiaskoer mellem succes  $i - 1$  og  $i$ .

$$E(W_i) = \frac{1}{p} \quad \text{Var}(W_i) = \frac{1 - p}{p^2}$$

Vi har da

$$Y_r = \sum_{i=1}^r X_i = \sum_{i=1}^r (W_i - 1) = \sum_{i=1}^r W_i - r$$

Derfor:

$$E(Y_r) = \frac{r}{p} - r = r \frac{1 - p}{p}$$

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \dots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.  
 $W_i$  er IID; geometrisk ( $p$ ) fordelt: Lad  $X_i$  være antallet af fiaskoer mellem succes  $i - 1$  og  $i$ .

$$E(W_i) = \frac{1}{p} \quad \text{Var}(W_i) = \frac{1-p}{p^2}$$

Vi har da

$$Y_r = \sum_{i=1}^r X_i = \sum_{i=1}^r (W_i - 1) = \sum_{i=1}^r W_i - r$$

Derfor:

$$E(Y_r) = \frac{r}{p} - r = r \frac{1-p}{p} \quad \text{Var}(Y_r)$$

# Middelværdi og varians



$$Y_r \sim NB(r, p) \quad Y_r = T_r - r \quad T_r = W_1 + \dots + W_r$$

hvor  $W_i$  er ventetiden fra den  $i - 1$ te til den  $i$ te succes.  
 $W_i$  er IID; geometrisk ( $p$ ) fordelt: Lad  $X_i$  være antallet af fiaskoer mellem succes  $i - 1$  og  $i$ .

$$E(W_i) = \frac{1}{p} \quad \text{Var}(W_i) = \frac{1-p}{p^2}$$

Vi har da

$$Y_r = \sum_{i=1}^r X_i = \sum_{i=1}^r (W_i - 1) = \sum_{i=1}^r W_i - r$$

Derfor:

$$E(Y_r) = \frac{r}{p} - r = r \frac{1-p}{p} \quad \text{Var}(Y_r) = r \frac{1-p}{p^2}$$

# Indikatorfunktionen (p.155), p.168



$$I_A = \begin{cases} 1 & \text{hvis } A \text{ indtræffer} \\ 0 & \text{hvis } A^c \text{ indtræffer} \end{cases}$$

## Spørgsmål 5

Hvad er  $E(I_A)$

- 1  0,5
- 2  1
- 3   $A$
- 4   $P(A)$
- 5  Kan man ikke sige generelt
- 6  Ved ikke

# Hvornår kan man bruge indikatorfunktioner?

# Hvornår kan man bruge indikatorfunktioner?

Man kan bruge indikatorfunktionen når vi kan skrive en stokastisk variabel  $X$  som

$$X = I_{A_1} + I_{A_2} + \cdots + I_{A_k}$$

# Hvornår kan man bruge indikatorfunktioner?

Man kan bruge indikatorfunktionen når vi kan skrive en stokastisk variabel  $X$  som

$$X = I_{A_1} + I_{A_2} + \cdots + I_{A_k}$$

- dvs.  $X$  tæller, hvor mange af hændelserne  $A_1, \dots, A_k$ , der er indtruffet.



# Hvornår kan man bruge indikatorfunktioner?

Man kan bruge indikatorfunktionen når vi kan skrive en stokastisk variabel  $X$  som

$$X = I_{A_1} + I_{A_2} + \cdots + I_{A_k}$$

- dvs.  $X$  tæller, hvor mange af hændelserne  $A_1, \dots, A_k$ , der er indtruffet.

$$E(X)$$

# Hvornår kan man bruge indikatorfunktioner?

Man kan bruge indikatorfunktionen når vi kan skrive en stokastisk variabel  $X$  som

$$X = I_{A_1} + I_{A_2} + \dots + I_{A_k}$$

- dvs.  $X$  tæller, hvor mange af hændelserne  $A_1, \dots, A_k$ , der er indtruffet.

$$E(X) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_k)$$

# Hvornår kan man bruge indikatorfunktioner?

Man kan bruge indikatorfunktionen når vi kan skrive en stokastisk variabel  $X$  som

$$X = I_{A_1} + I_{A_2} + \cdots + I_{A_k}$$

- dvs.  $X$  tæller, hvor mange af hændelserne  $A_1, \dots, A_k$ , der er indtruffet.

$$E(X) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_k)$$

bruges når  $P(A_i)$  kan bestemmes (let), men fordelingen af  $X$  ikke kan. (F.eks. opgave 3.2.14)

## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

Lad  $N$  betegne antallet af disse hændelser, der indtræffer.

## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

Lad  $N$  betegne antallet af disse hændelser, der indtræffer.

Opskriv  $N$  udtrykt ved indikatorvariable

## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

Lad  $N$  betegne antallet af disse hændelser, der indtræffer.

Opskriv  $N$  udtrykt ved indikatorvariable

- Variablen  $I_B$  antager værdien 1,

## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

Lad  $N$  betegne antallet af disse hændelser, der indtræffer.

Opskriv  $N$  udtrykt ved indikatorvariable

- Variablen  $I_B$  antager værdien 1, hvis  $B$  indtræffer,



## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

Lad  $N$  betegne antallet af disse hændelser, der indtræffer.

Opskriv  $N$  udtrykt ved indikatorvariable

- Variablen  $I_B$  antager værdien 1, hvis  $B$  indtræffer, ellers 0.

## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

Lad  $N$  betegne antallet af disse hændelser, der indtræffer.

Opskriv  $N$  udtrykt ved indikatorvariable

- Variablen  $I_B$  antager værdien 1, hvis  $B$  indtræffer, ellers 0.

$$N =$$

## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

Lad  $N$  betegne antallet af disse hændelser, der indtræffer.

Opskriv  $N$  udtrykt ved indikatorvariable

- Variablen  $I_B$  antager værdien 1, hvis  $B$  indtræffer, ellers 0.

$$N = I_{A_1}$$

## Opgave 3.3.8



Lad  $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  være hændelser med sandsynlighederne

$$P(A_1) = \frac{1}{5}, \quad P(A_2) = \frac{1}{4}, \quad P(A_3) = \frac{1}{3}$$

Lad  $N$  betegne antallet af disse hændelser, der indtræffer.

Opskriv  $N$  udtrykt ved indikatorvariable

- Variablen  $I_B$  antager værdien 1, hvis  $B$  indtræffer, ellers 0.

$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

Vi tager forventning på begge sider

# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

Vi tager forventning på begge sider

$$E(N)$$

# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

Vi tager forventning på begge sider

$$E(N) = E(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3})$$



# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

Vi tager forventning på begge sider

$$E(N) = E(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3})$$

Dermed

$$E(N)$$

# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

Vi tager forventning på begge sider

$$E(N) = E(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3})$$

Dermed

$$E(N) = E(I_{A_1}) + E(I_{A_2}) + E(I_{A_3}) \quad \text{Hvorfor?}$$

# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

Vi tager forventning på begge sider

$$E(N) = E(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3})$$

Dermed

$$E(N) = E(I_{A_1}) + E(I_{A_2}) + E(I_{A_3}) \quad \text{Hvorfor?}$$

$$E(N)$$

# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

Vi tager forventning på begge sider

$$E(N) = E(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3})$$

Dermed

$$E(N) = E(I_{A_1}) + E(I_{A_2}) + E(I_{A_3}) \quad \text{Hvorfor?}$$

$$E(N) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3)$$

# Find $E(N)$



$$N = I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}$$

Vi tager forventning på begge sider

$$E(N) = E(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3})$$

Dermed

$$E(N) = E(I_{A_1}) + E(I_{A_2}) + E(I_{A_3}) \quad \text{Hvorfor?}$$

$$E(N) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) = \frac{47}{60}$$

# Beregn $\text{Var}(N)$ når



- $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  er gensidigt udelukkende
- $A_1$ ,  $A_2$  og  $A_3$  er uafhængige
- $A_1 \subset A_2 \subset A_3$

# $\text{Var}(N)$ når $A_i$ er gensidigt udelukkende



I dette tilfælde har vi

$$P(N > 1) = 0$$

$$P(N = 1)$$

# $\text{Var}(N)$ når $A_i$ er gensidigt udelukkende



I dette tilfælde har vi

$$P(N > 1) = 0$$

$$P(N = 1) = P(A_1 \cup A_2 \cup A_3)$$



# Var( $N$ ) når $A_i$ er gensidigt udelukkende



I dette tilfælde har vi

$$P(N > 1) = 0$$

$$P(N = 1) = P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3)$$

# Var( $N$ ) når $A_i$ er gensidigt udelukkende



I dette tilfælde har vi

$$P(N > 1) = 0$$

$$P(N = 1) = P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) = E(N)$$

# Var( $N$ ) når $A_i$ er gensidigt udelukkende



I dette tilfælde har vi

$$P(N > 1) = 0$$

$$P(N = 1) = P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) = E(N)$$

Eksperimentet er altså et Bernoullieksperiment og vi har

$$\text{Var}(N)$$

# $\text{Var}(N)$ når $A_i$ er gensidigt udelukkende



I dette tilfælde har vi

$$P(N > 1) = 0$$

$$P(N = 1) = P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) = E(N)$$

Eksperimentet er altså et Bernoullieksperiment og vi har

$$\text{Var}(N) = p(1 - p)$$

# Var( $N$ ) når $A_i$ er gensidigt udelukkende



I dette tilfælde har vi

$$P(N > 1) = 0$$

$$P(N = 1) = P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) = E(N)$$

Eksperimentet er altså et Bernoullieksperiment og vi har

$$\text{Var}(N) = p(1 - p) = \frac{47}{60} \frac{13}{60} = 0,170 = 0,412^2$$

# $\text{Var}(N)$ når $A_1$ , $A_2$ og $A_3$ er uafhængige



$\text{Var}(N)$

# $\text{Var}(N)$ når $A_1$ , $A_2$ og $A_3$ er uafhængige



$$\text{Var}(N) = \text{Var}(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3})$$

# Var( $N$ ) når $A_1$ , $A_2$ og $A_3$ er uafhængige



$$\text{Var}(N) = \text{Var}(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}) = \text{Var}(I_{A_1}) + \text{Var}(I_{A_2}) + \text{Var}(I_{A_3})$$



# Var( $N$ ) når $A_1$ , $A_2$ og $A_3$ er uafhængige



$$\text{Var}(N) = \text{Var}(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}) = \text{Var}(I_{A_1}) + \text{Var}(I_{A_2}) + \text{Var}(I_{A_3})$$

For hver  $A_i$  har vi

$$\text{Var}(I_{A_i}) = P(A_i) \cdot P(A_i^c)$$

# Var( $N$ ) når $A_1$ , $A_2$ og $A_3$ er uafhængige



$$\text{Var}(N) = \text{Var}(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}) = \text{Var}(I_{A_1}) + \text{Var}(I_{A_2}) + \text{Var}(I_{A_3})$$

For hver  $A_i$  har vi

$$\text{Var}(I_{A_i}) = P(A_i) \cdot P(A_i^c)$$

Altså

$$\text{Var}(I_{A_1}) = \frac{1}{5} \cdot \frac{4}{5} = \frac{4}{25} \quad \text{Var}(I_{A_2}) = \frac{3}{16} \quad \text{Var}(I_{A_3}) = \frac{2}{9}$$

# Var( $N$ ) når $A_1$ , $A_2$ og $A_3$ er uafhængige



$$\text{Var}(N) = \text{Var}(I_{A_1} + I_{A_2} + I_{A_3}) = \text{Var}(I_{A_1}) + \text{Var}(I_{A_2}) + \text{Var}(I_{A_3})$$

For hver  $A_i$  har vi

$$\text{Var}(I_{A_i}) = P(A_i) \cdot P(A_i^c)$$

Altså

$$\text{Var}(I_{A_1}) = \frac{1}{5} \frac{4}{5} = \frac{4}{25} \quad \text{Var}(I_{A_2}) = \frac{3}{16} \quad \text{Var}(I_{A_3}) = \frac{2}{9}$$

Så

$$V(N) = \frac{2051}{3600} \approx 0,570 \approx 0.755^2$$

Beregn  $\text{Var}(N)$  når  $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



Beregn  $\text{Var}(N)$  når  $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3)$$

Beregn  $\text{Var}(N)$  når  $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Beregn  $\text{Var}(N)$  når  $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

Beregn  $\text{Var}(N)$  når  $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2)$$



Beregn  $\text{Var}(N)$  når  $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1)$$

Beregn  $\text{Var}(N)$  når  $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

Beregn  $\text{Var}(N)$  når  $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

$$P(N = 1)$$

# Beregn $\text{Var}(N)$ når $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

$$P(N = 1) = P(A_3 \setminus A_2) = P(A_3) - P(A_2) = \frac{1}{12}$$

# Beregn $\text{Var}(N)$ når $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

$$P(N = 1) = P(A_3 \setminus A_2) = P(A_3) - P(A_2) = \frac{1}{12}$$

Dermed:

$$E(N^2)$$

# Beregn $\text{Var}(N)$ når $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

$$P(N = 1) = P(A_3 \setminus A_2) = P(A_3) - P(A_2) = \frac{1}{12}$$

Dermed:

$$E(N^2) = \frac{9}{5} + \frac{4}{20} + \frac{1}{12}$$

# Beregn $\text{Var}(N)$ når $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

$$P(N = 1) = P(A_3 \setminus A_2) = P(A_3) - P(A_2) = \frac{1}{12}$$

Dermed:

$$E(N^2) = \frac{9}{5} + \frac{4}{20} + \frac{1}{12} = \frac{119}{60}$$

# Beregn $\text{Var}(N)$ når $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

$$P(N = 1) = P(A_3 \setminus A_2) = P(A_3) - P(A_2) = \frac{1}{12}$$

Dermed:

$$E(N^2) = \frac{9}{5} + \frac{4}{20} + \frac{1}{12} = \frac{119}{60}$$

$\text{Var}(N)$



# Beregn $\text{Var}(N)$ når $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

$$P(N = 1) = P(A_3 \setminus A_2) = P(A_3) - P(A_2) = \frac{1}{12}$$

Dermed:

$$E(N^2) = \frac{9}{5} + \frac{4}{20} + \frac{1}{12} = \frac{119}{60}$$

$$\text{Var}(N) = E(N^2) - (E(N))^2$$

# Beregn $\text{Var}(N)$ når $A_1 \subset A_2 \subset A_3$



$$P(N = 3) = P(A_1) = \frac{1}{5}$$

Vi har ved brug af differensreglen p.22

$$P(N = 2) = P(A_2 \setminus A_1) = P(A_2) - P(A_1) = \frac{1}{20}$$

$$P(N = 1) = P(A_3 \setminus A_2) = P(A_3) - P(A_2) = \frac{1}{12}$$

Dermed:

$$E(N^2) = \frac{9}{5} + \frac{4}{20} + \frac{1}{12} = \frac{119}{60}$$

$$\text{Var}(N) = E(N^2) - (E(N))^2 = \frac{4931}{3600} = 1,370 = 1,170^2$$

# Beregn $\text{Var}(N)$ når



$A_1, A_2$  og  $A_3$  er gensidigt udelukkende  $\text{Var}(N) = 0,412^2$

$A_1, A_2$  og  $A_3$  er uafhængige  $\text{Var}(N) = 0,755^2$

$A_1 \subset A_2 \subset A_3$   $\text{Var}(N) = 1,17^2$

Kan vi forklare/forstå resultatet?

# Tail sum formula



Hvis  $X$  kan antage værdier  $0, 1, \dots$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

(En tilsvarende formel gælder for kontinuerte variable; kap. 4)

# Tail sum formula



Hvis  $X$  kan antage værdier  $0, 1, \dots$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

(En tilsvarende formel gælder for kontinuerte variable; kap. 4)

Bevis:

$X$

# Tail sum formula



Hvis  $X$  kan antage værdier  $0, 1, \dots$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

(En tilsvarende formel gælder for kontinuerte variable; kap. 4)

Bevis:

$$X = \sum_{i=1}^X 1$$

# Tail sum formula



Hvis  $X$  kan antage værdier  $0, 1, \dots$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

(En tilsvarende formel gælder for kontinuerte variable; kap. 4)

Bevis:

$$X = \sum_{i=1}^X 1 = \sum_{i=1}^{\infty} I_{X \geq i}$$

# Tail sum formula



Hvis  $X$  kan antage værdier  $0, 1, \dots$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

(En tilsvarende formel gælder for kontinuerte variable; kap. 4)

Bevis:

$$X = \sum_{i=1}^X 1 = \sum_{i=1}^{\infty} I_{X \geq i}$$

$E(X)$



# Tail sum formula

Hvis  $X$  kan antage værdier  $0, 1, \dots$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

(En tilsvarende formel gælder for kontinuerte variable; kap. 4)

Bevis:

$$X = \sum_{i=1}^X 1 = \sum_{i=1}^{\infty} I_{X \geq i}$$

$$E(X) = E\left(\sum_{i=1}^{\infty} I_{X \geq i}\right) =$$

# Tail sum formula



Hvis  $X$  kan antage værdier  $0, 1, \dots$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

(En tilsvarende formel gælder for kontinuerte variable; kap. 4)

Bevis:

$$X = \sum_{i=1}^X 1 = \sum_{i=1}^{\infty} I_{X \geq i}$$

$$E(X) = E\left(\sum_{i=1}^{\infty} I_{X \geq i}\right) = \sum_{i=1}^{\infty} E(I_{X \geq i})$$

# Tail sum formula

Hvis  $X$  kan antage værdier  $0, 1, \dots$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

(En tilsvarende formel gælder for kontinuerte variable; kap. 4)

Bevis:

$$X = \sum_{i=1}^X 1 = \sum_{i=1}^{\infty} I_{X \geq i}$$

$$E(X) = E\left(\sum_{i=1}^{\infty} I_{X \geq i}\right) = \sum_{i=1}^{\infty} E(I_{X \geq i}) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X \geq i)$$

# Et par nyttige sumformler



$$\sum_{i=0}^N a^i = \frac{1 - a^{N+1}}{1 - a}, \quad |a| \neq 1$$

$$\sum_{i=0}^{\infty} a^i = \frac{1}{1 - a}, \quad |a| < 1$$

$$\sum_{i=0}^{\infty} \frac{a^i}{i!} = e^a$$

# Et par nyttige sumformler



$$\sum_{i=0}^N a^i = \frac{1 - a^{N+1}}{1 - a}, \quad |a| \neq 1$$

$$\sum_{i=0}^{\infty} a^i = \frac{1}{1 - a}, \quad |a| < 1$$

$$\sum_{i=0}^{\infty} \frac{a^i}{i!} = e^a$$

- For  $a_i \geq 0$  og  $b_i \geq 0$  har vi:

$$\left( \sum_{i=0}^{\infty} a_i \right) \left( \sum_{i=0}^{\infty} b_i \right) = \sum_{i=0}^{\infty} \left( \sum_{k=0}^i a_k b_{i-k} \right) = \sum_{i=0}^{\infty} c_i \quad c_i = \sum_{k=0}^i a_k b_{i-k}$$

# Sammenhæng mellem fordelinger



- $X \sim \text{Bin}(n_1, p)$  og  $Y \sim \text{Bin}(n_2, p)$ :  $X + Y \sim \text{Bin}(n_1 + n_2, p)$
- $X \sim \text{Geom}(p)$ :  $X - 1 \sim \text{NB}(1, p)$ .
- $X \sim \text{NB}(r_1, p)$  og  $Y \sim \text{NB}(r_2, p)$ :  $X + Y \sim \text{NB}(r_1 + r_2, p)$
- $\text{HyperGeom}(n, N, G) \rightarrow \text{Bin}(n, p)$  når  $N, G \rightarrow \infty$  mens  $G/N \rightarrow p$ .
- Summer kan generelt approksimeres med normalfordelingen

# Nye begreber i afsnit 3.3 og 3.4



- Varians og standardafvigelse
- Markovs og Chebychevs uligheder
- Indikatorfunktion
- Den centrale grænseværdisætning (3.3)
- Geometrisk fordeling
- Negativ binomial fordeling

# Afsnit 3.3 og 3.4

- Varians/standardafvigelse

$$\text{Var}(X) = \text{E}[(X - \text{E}(X))^2] = \sum_{\text{alle } x} (x - \text{E}(X))^2 \text{P}(X = x)$$



- Normalfordelingsapproximation/den Centrale Grænseværdisætning

$$\text{P}\left(a \leq \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq b\right) \approx \Phi(b) - \Phi(a)$$

- Markovs og Chebychevs uligheder for ekstreme udfald

$$\text{P}(X \geq a) \leq \frac{\text{E}(X)}{a} \quad \text{P}(|X - \text{E}(X)| \geq k\text{SD}(X)) \leq \frac{1}{k^2}$$

- Et udpluk af diskrete fordelinger

$$\text{P}(T = i) = (1-p)^{i-1}p \quad \text{P}(T_r = i) = \binom{x+r-1}{r-1} p^{r-1}(1-p)^i$$

- Indikatorfunktioner  $I_A = \begin{cases} 1 & \text{hvis } A \text{ indtræffer} \\ 0 & \text{hvis } A^c \text{ indtræffer} \end{cases}$