Statistik og dataanalyse

Peter Heilbo Ratgen - perat
17@student.sdu.dk ${\it 6.~oktober~2020}$

Indhold

1	Uge	e 36 - Introduktion til data	3
	1.1	Introduktion til kurset	3
	1.2	Statistiske metoder	3
	1.3	Arbejde med data	
	1.4	Population til stikprøve	
	1.5		3
	1.6		4
2	Uge	e 37 - Deskriptiv statistik	5
	2.1	Metode	5
	2.2	Histogram	5
	2.3	Positionsmål	
	2.4	Variansmål	
	2.5		6
	2.6		6
	2.7		6
3	Uge	e 38 - Sandsynlighed	7
	3.1	Hvad er en sandsynlighed	7
	3.2	Betinget sandsynlighed	
4	Uge	e 39 - Fordelinger	
			9
	4.1	Diskrete fordelinger	9
	4.2	Kontinuerte fordelinger	9
5	Uge	e 40 - Konfidens og p-tests	o

1 Uge 36 - Introduktion til data

Denne uge er om kapitlet "Introduction to data".

1.1 Introduktion til kurset

Eksamen er en multiple choice. Undervejs er det tællende aktiviteter.

1.2 Statistiske metoder

Hvordan indsamler vi data, i forhold til hvad vi skal vide? Har vores data bias? Vi har alle sammen bias på en eller anden led. Vi skal gerne lande et sted mellem teori, viden og virkelighed.

Generelt for man svar som man spørger. Hvis man putter urelaterede punkter ind og laver regression, får man altid et matematisk svar, men om dette er korrekt er ikke relateret til den matematiske model man anvender. Statistik analyse baserer sig på normalt distribueret data, uafhængighed og stor eller lille stikprøvestørrelse. Ved ikke at følge disse principper kan vi drage forkerte konklusioner fra dårlig data. Den teoretisk model er korrekt nok, men vi kan ikke drage konklusioner fra dårlig data.

En normalfordeling er den fine lille klokkekurve, fx højde, IQ, vægt, mv. Når man har data nok vil det blive normalfordelt. Generelt set, skal man lave være med at arbejde i små populationer. Data må ikke kunne påvirke hinanden, uafhængighed er det vigtigste i statisk. Det er hele præmissen for statetisk.

1.3 Arbejde med data

Vi skal have en stikprøve. Vi starter med en hypotese. Så skal vi finde en model i den statistiske værktøjskasse. Nogengange ligger svære i at finde det rigtige værktøj. Så estimerer vi, hvad vi før ud af den model vi har valgt. Man har selvfølgelig en forventning om hvad der skal komme ud. Derefter evaluerer vi resultatet af modelleringen fx. har jeg fået det ud af det jeg forventede?

1.4 Population til stikprøve

Man skal have en stikprøve fra den samlede population. En stikprøve er korrekt når den ikke er biased eller noget i den retning. Stikprøven skal være repræsentativ for den samlede population. Den skal også være stokastisk, man skal sikre sig at den man vælger, faktisk er tilfældig. Så kan konklusion der drages af stikprøven, anvendes på den større population.

1.5 Data

Vi har forskellige typer af data.

• Kontinuert - numerisk

en flydende overgang i data, fx hvor gammel nogen er. En person er et vidst antal år, måneder, dage, timer, sekunder, milisekunder, osv.

• Diskret - numerisk

Enkelte tal, fx en karakterrække

• Ordinær - kategorisk,

Kategorisk data har en naturlig orden til sig. I bogen er givet eksemplet med forskellige uddannelsesniveauer, her der forskellige kategorier, men disse kategorier har en bestemt orden mellem sig.

• Nominel - kategorisk

Nominelle variabler er kategoriske, men har ingen særlig orden til sig, modsat ordinære variabler.

Association er ikke det samme som kausalitet. Kausalitet kan kun drages fra randomiserede eksperimenter. Hvis man bare kigger på tal og tænker sig til en sammenhæng, kan man drage forkerte konklusioner. Et eksempel er Minnesota, med bøgerne i trailerparkerne, der var blevet sat ud på grund af at man havde fundet, det gik bedre for børn i hjem med bøger.

1.6 Statistik og programmering

Vi kan bruge mange værktøjer til at lave statetisk. Vi bruger R. Python kan også bruges til den slags. R er lavet specifikt til formålet, det er lavet af statistikere.

2 Uge 37 - Deskriptiv statistik

Deskriptiv statistik er en måde at bearbejde data på, med visualisering og nøgletal, som fx varians. Det handler om, hvad kan vi sige om de her tal.

2.1 Metode

- Histogram
- Beregninger
- Konfidensinterval
- Box-plot og undersøgelser af ekstremer

Vi skal ud af en deskriptiv analyse finde, hvad der er typisk. Hvor symmerisk er datasættet, hvad er det der afviger fra det man ville forvente, lidt til den ene eller anden side i en fordeling af karakterer. Koncentrationen af datasættet, mange vil få 4 eller 7, og få vil få 12. Igen, hvad må vi forvente? Er der nogle ekstremer i datasættet?

2.2 Histogram

Man bruger ca. 8 til 12 kolonner på data. Med mindre der er andet der giver mening. Vi grupperer kun data, hvis det giver mening. Selv hvis vi har en terning med 100 sider, selvom det man får ud er diskret, kan man godt gruppere det data. Når en kurve har en hale til venstre, så er den venstreskæv.

Vi kan lave et histogram i R.

```
eksempel <- rnorm(200, mean = 50, sd = 15)
hist(eksempel, main = "Whatsutheutopic",
    xlab="nameuofutheuvariableuits",
    xlim=c(20,90),
    col="blue")</pre>
```

2.3 Positionsmål

• Gennemsnit

$$\frac{x_1 + x_2 + x_3 + \dots + x_n}{n}$$

• Modus eller modal?

Den prøve eller prøver der forekommer flest gange. Vi tæller de toppe der forekommer flest gange. Man kan have unimodus, bimodus og multimodus.

• Median

Midten af et datasæt, det er ikke det samme som et gennemsnit.

• 5-punkts opsummering, kvartiler, deciler

2.4 Variansmål

• Varians

$$\frac{\sum_{i=1}^{n} x_i - \bar{x}}{n-1}$$

 $\bullet \ \ Standard a f vig else$

$$\frac{\sum_{i=1}^{n} x_i - \bar{x}}{n-1}$$

- Normaliseret varians (Standard error)
- Varianskoefficient
- Inter kvartil interval

$$Q_3 - Q_1$$

• Inter decil interval

$$D_9 - D_1$$

• Skævhed

Symmetri

• Kurtose

Densitet eller koncentration. Ved en høj værdi er data meget tæt.

2.5 Box-plot

Med en boxplot kan vi identificere outliers. En outlier er mere end 3 gange IRQ væk fra Q_3 eller Q_1 (inter quartile range). En mistænkt outlier er 1.5 gange IRQ væk fra Q_3 eller Q_1 . Man må ikke bare smide en outlier væk, uden af tænke over hvorfor man vil smide det ud af datasættet. Vi laver et boxplot med

```
boxplot(airquality$0zone,
  main = "Some_title",
  xlab = "x_label",
  ylab = "y_label",
  col = "orange",
  horizontal = TRUE
)
```

2.6 Grupperede datasæt

Hvis vi laver at histogram i kontinuert data, kan søjlerne røre hinanden. Hvis vi laver det med diskret data, skal der gerne være et mellemrum mellem søjlerne. Underviseren kan dog ikke finde ud af det selv.

2.7 Konfidensinterval

Det handler om en stikprøve har et gennemsnit, den stikprøve er taget i en population hvis gennemsnit er μ , hvis vi laver en stikprøve hvis gennemsnit er $\bar{x_1}$, en anden stikprøve har gennemsnittet $\bar{x_2}$ og en tredje har gennemsnit $\bar{x_3}$. Gennemsnittet er så

$$\mu = \bar{x} \pm 1.96 - \frac{sd}{\sqrt{n}}$$

Her er sd standard afvigelsen.

3 Uge 38 - Sandsynlighed

3.1 Hvad er en sandsynlighed

Sandsynlighed er hvad er andelen af gange, som udfaldet hænder, hvis vi observerer en vilkårlig proces et uendeligt antal gange. Sandsynlighed er altid mellem 0 og 1. For diskrete udfald:

$$\sum_{i=1}^{U} P(x_i) = 1$$

For kontinuerte udfald:

$$\int_{-\infty}^{\infty} P(x_i) = 1$$

Når antallet af kast går mod uendeligt, så vil $\hat{p}(x)$ gå mod sandsynligheden P(x). Eller $\lim_{n\to\infty}\hat{p}(x)=P(x)$. Dette kalder vi for Store Tals Lov.

Disjunkte udfald Disjunkte udfald er uafhængige af hinanden. Så ligemeget hvor mange gange man kaster en terning har det ikke nogen indflyelse på de andre terningekast. Vi kan lægge sansynlighederne for disse hændelser sammen:

$$P(A_1 \text{ eller } A_2) = A_1 + A_2$$

Så hvis vi har k udfald der er disjunkte, da kan vi:

$$P(A_1 \text{ eller } A_2 \text{ eller } \dots \text{ eller } A_k) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_k)$$

Ikke-disjunkte udfald Hvis vi kigger ikke-disjunkte udfald, altså hvor forskellige sandsynligheder påvirker hinanden. Vi må ikke tælle de samme ting to gange, så vi trækker det der overlapper fra. Et eksempel er et kortspil, hvor vi har to hændelser A: ruder og B: billedkort. Her er sandsynlighederne:

$$P(A) = \frac{13}{52} = \frac{1}{4}$$

$$P(B) = \frac{12}{52} = \frac{3}{13}$$

. Da begivenhederne ikke er uafhængige kan vi ikke bare: $\frac{13}{52} + \frac{12}{52} = \frac{25}{52}$. Dette er da vi tæller rudernes billedkort med to gange. Vi skal finde fællesmængden, denne skrives som: $P(A \cap B) = \frac{3}{52}$. Denne skal du trækkes fra.

$$P(A) + P(B) - P(A \cap B) = \frac{13}{52} + \frac{12}{52} - \frac{3}{52} = \frac{13 + 12 - 3}{52} = \frac{22}{52} = \frac{11}{26}$$

Sandsynlighedsfordelinger En sandsynlighedsfordeling er en tabel med alle disjunkte udfald og deres tilhørende sandsynligheder. Reglerne for en sandsynlighedsfordeling er at:

- Udfaldet, som skal være disjunkt skal kunne listes
- \bullet Hvor sandsynlighed må ligge mellem 0 og 1
- Summen af sandsynlighederne må være 1

Komplementærmægde Vi har det samlede udfaldsrum $U = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$. Vi definerer en hændelse D, som viser øjnene $D = \{2, 3\}$. Dennes komplementærmængde er: $D^C = \{1, 4, 5, 6\}$. Hvis vi har en sandsynlighed $P(D) = \frac{1}{3}$, da er komplementærmængden

$$P(D^C) = 1 - P(D) = 1 - \frac{1}{3} = \frac{2}{3}$$

Uafhængige hændelser Ved uafhængige hændelser påvirker sandsynlighederne for hændelse 1 og 2 ikke hinanden. Fx påvirker to terningekast ikke hinanden. Hvis vi tre terninger, en rød, blå og hvid. Sandsynligheden for at alle tre terninger viser 6 er:

$$P(\text{rød terning } = 6)P(\text{blå terning } = 6)P(\text{hvid terning } = 6) = \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6}$$

. En generel regel er:

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \cdots \cap A_k = P(A_1) \cdot P(A_2) \cdot \cdots \cdot P(A_k)$$

Marginale sandsynligheder .

		Sandt		
		Mode	Ikke mode	Total
machine_learning	Forudsigelse_mode	197	22	219
	Forudsigelse_nej	112	1491	1603
	Total	309	1513	1822

Sandsynligheder

		Sandt		
		Mode	Ikke mode	Total
machine_learning	mode	0.1081	0.0121	0.1202
	nej	0.0615	0.8183	0.8798
	Total	0.1696	0.8304	1.0

3.2 Betinget sandsynlighed

Vi finder sandsynligheden for at det er mode givet at machine-learning har sagt at det er mode.

$$P(\text{mode givet machine_learning.mode}) = \frac{197}{219} = 0.9$$

$$P(\text{mode} \mid \text{machine_learning.mode}) = \frac{197}{219} = 0.9$$

Vi kan se at det er det samme som:

$$P(\text{mode} \mid \text{machine_learning.mode}) = \frac{197}{219} = \frac{\frac{197}{1822}}{\frac{219}{1822}} = \frac{P(\text{mode} \cap \text{machine_learning.mode})}{P(\text{machine_learning.mode})}$$

Mere generelt kan vi skrive at sandsynligheden for A givet B skrives ved:

$$P(A\bar{B}) = \frac{P(A \cup B)}{P(B)}$$

Vi skal huske at vi skal dele med sandsynligheden for betingelsen. Hvis de er uafhængige da ved vi

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

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

4 Uge 39 - Fordelinger Fordelinger for stokastiske variable

4.1 Diskrete fordelinger

Den hypergeometriske fordeling En diskret fordeling, vores population består af s successer og N-s fiaskoer. Vi udtrækker vores stikprøve (n) fra en endelig population (N) Vores stikprøve består af x successer og n-x fiaskoer Vi benytter uden tilbagelægning Fordelingen kræver følgende parametre: N, n, m.

Den hypergeometriske fordeling kan approksimeres til binomialfordelingen, når poppopulationen N er stor, og stikprøven n er lille. Dette brugtes forhen, før man brugte computere.

Geometriske fordeling Den stokastiske variable X er Bernouli fordelt, idet vi har to udfald. Enten har vi succes, med sandsynligheden p, eller fiasko, med sandsynligheden 1 - p. p estimereres med:

$$\hat{p} = \frac{\text{antal succeser}}{\text{antal forsøg}}$$

For at kunne anvende dette (Bernouli fordelingen). Skal være n forsøg, der kan kune være to udfald, det kræver at man har samme sandsynlighed hver gang og at der skal være uafhængighed.

Den geometriske fordeling er eksponentielt aftagende.

Binomialfordelingen Vi deler i succes p og fiasko 1 - p. Vi udtrækker vores stikprøve (n) fra en endelig population (N) med tilbagelægning.

Negativ binomial fordeling

Poissonfordelingen

4.2 Kontinuerte fordelinger

Uniformfordeling

Normalfordeling

t - fordeling

F - fordeling

 x^2 - fordeling

Uge 40 - Konfidens og p-tests