

# Mortalitet og standardisering

Anna-Vera Jørring Pallesen, Johan Sebastian Ohlendorff, Laust  
Hvas Mortensen and Thomas Alexander Gerds

## 1 Mortalitet

Mortalitet er synonymt med dødelighed og referer til hændelsen at dø. I demografi betragtes dødsfald som en måde, hvorpå personer kan forlade en befolkning og mortalitet beskriver således en vigtig del af en befolknings dynamik og udvikling. I forrige kapitel, blev I præsenteret for den demografiske ligevægtssigning, som beskriver befolkningstilvæksten ud fra fire demografiske komponenter: fødsler, dødsfald, indvandring og udvandring. Mortalitet beskriver altså en af de grundlæggende emner inden for demografi.

Fra et samfundsperspektiv spiller demografiske undersøgelser af befolkningens mortalitet en vigtig rolle i at forstå forandringer i befolkningssammensætningen og befolkningens sundhedstilstand. Et eksempel er den faldende dødelighed på tværs af alle aldersgrupper, som har resulteret i, at vi lever længere. Dette medfører en stigende andel af ældre i befolkningen. Desuden giver analyser af mortalitet indblik i befolkningens generelle sundhedstilstand ligesom, at de kan informere om ulighed i sundhed/dødelighed på tværs af befolkningsgrupper. Disse informationer er væsentlige for det politiske arbejde, som former sundhedspolitikker og påvirker ressourceallokering i sundhedsvæsenet.

### 1.1 Den demografiske transition

Den demografiske transition beskriver et historisk skift i befolkningsmønstre fra et traditionelt samfund med høj fertilitet og høj dødelighed til et samfund præget af lav fertilitet og lav dødelighed. Nedgangen i dødelighed er det element af transitionen, der kommer først, hvorefter fertilitetsnedgangen følger. Dette skift er ofte drevet af økonomisk vækst, forbedret sundhed og sociale forandringer, som påvirker beslutninger om familiedannelse. Som konsekvens af den demografiske transition ændres befolkningssammensætningen.

### 1.2 Mål for mortalitet

Demografien anvender forskellige mål til at kvantificere og opgøre mortalitet. En summarisk mortalitetsrate angiver antallet af dødsfald per personår i en given periode. Beregningen af summariske mortalitetsrater bliver forklaret i Kapitel 1. Den summariske mortalitetsrate er for eksempel nyttig, når formålet

er at beskrive dødeligheden i en befolkning i en given periode. Summariske mortalitetsrater kan udregnes per år i en given periode og således informere om ændringer i dødeligheden over tid. Et eksempel på dette kan ses i Figur 2.

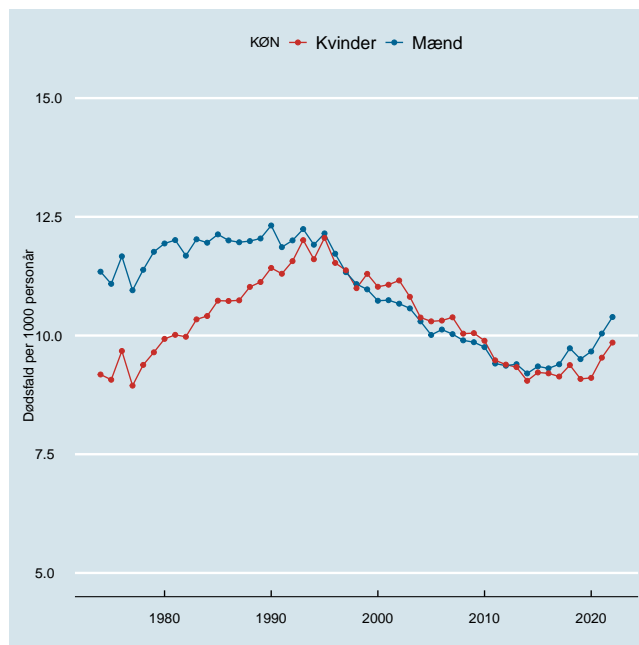


Figure 1: Udvikling i den summariske mortalitetsrate i perioden 1974-2022. Kilde: statistikbankens register DOD, BEFOLK2

Mortalitet kan også beskrives ud fra *aldersspecifikke mortalitetsrater*. Disse beregnes på samme vis som den summariske mortalitetsrate, men separat for hver aldersgruppe. Det bliver således muligt at undersøge forskelle i dødeligheden på tværs af aldersgrupper. Ligeledes, kan aldersspecifikke mortalitetsrater udregnes per år over en given periode og derved give information om ændringer i aldersspecifik dødelighed over tid. Altså oplever nogle aldersgrupper et fald i mortaliteten, hvor andre oplever en stigning? Det kan vi se i nedenstående Figur 2, som viser køns- og aldersspecifikke mortalitetsrater. Her ser vi, at dødeligheden er faldet i samtlige aldersgrupper og for begge køn i løbet af årene 1974-2022.

Aldersspecifikke mortalitetsrater kan også angives for et enkelt år, hvilket giver et indtryk af forskelle i dødeligheden over livsforløbet. Køns- og aldersspecifikke mortalitetsrater for 2022 kan ses i Figur 3. Her ser vi, at mortaliteten er lav og forbliver sådan frem til efter 60årsalderen, hvorefter mortaliteten stiger - først en lille stigning og senere en mere markant stigning. Det er også tydeligt, at mortaliteten stiger hurtigere for mænd end for kvinder. Endeligt, beregner man ofte middellevetid inden for demografi. Dette er et mål for, hvor længe en nyfødt kan forvente at leve givet de aldersspecifikke mortalitetsrater, der er

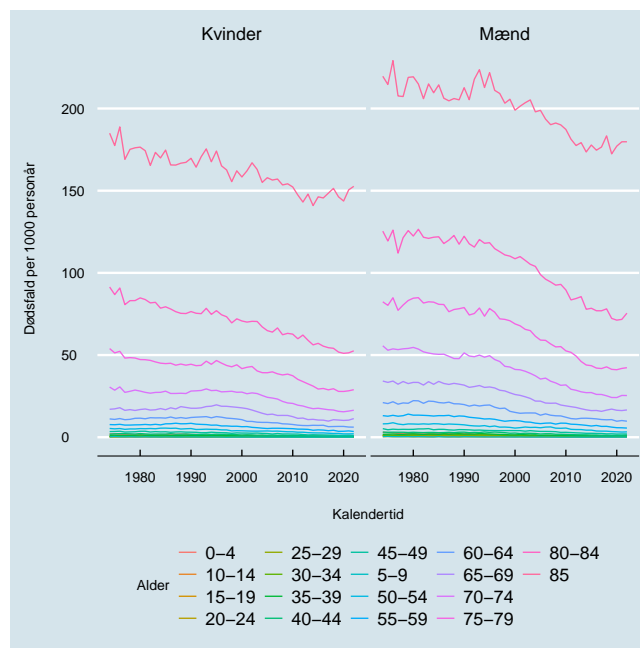


Figure 2: Udvikling i den summariske mortalitetsrate i perioden 1974-2022.  
Kilde: statistikbankens register DOD, BEFOLK2.

gældende det år, barnet er født i. Middellevetid er et komplekst mål, og dets udregning bygger på konstruktionen af livstabeller/life tables. Denne udregning kræver en detaljeret beskrivelse, og vi har derfor dedikeret Kapitel 3 til netop dette. I dette kapitel vil vi fokusere på, hvordan summariske og aldersspecifikke rater kan standardiseres for at gøre det muligt at sammenligne rater - herunder mortalitetsrater - på tværs af befolkninger.

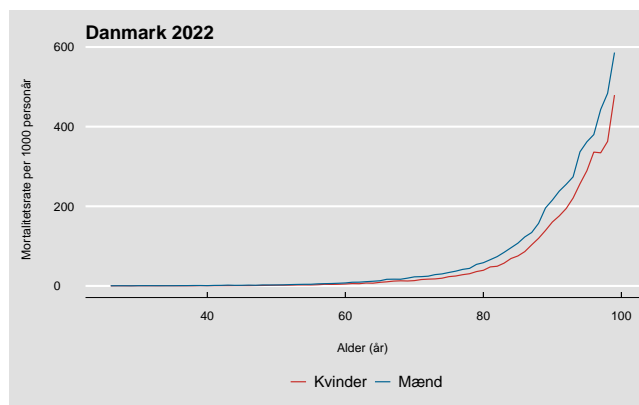


Figure 3: Aldersspecifikke mortalitetsrater fra hele den danske befolkning i 2022. Vi ser at dødeligheden var højere for mænd for alle aldre.

## 2 Standardiserede rater

Vi vil nu gå i dybden med begreberne *aldersspecifikke rater* og *standardiserede rater*. Disse er forskellige fra de summariske rater fra Kapitel 1. I det følgende betegner vi derfor alle de rater, som Kapitel 1 har omtalt uden prædikat, med prædikatet *summarisk*. *Summarisk* betyder at raterne tæller hændelser og risikotid i hele befolkningen, altså uanset alder og uden standardisering. For at motivere standardiserede rater starter vi med at forklare begrænsningen med de summariske rater når det kommer til sammenligning af forskellige befolkninger.

### 2.1 Sammenligning af summariske rater

Som udgangspunkt har det begrænset interesse at sammenligne forskellige befolkningers summariske rater. Det er især problematisk når befolkningerne, som man ønsker at sammenligne, har forskellige aldersfordelinger. Afhængig af formålet med undersøgelsen kan det alligevel godt være, at man vil sammenligne summariske rater, men det er vigtigt, at man er klar over at de afhænger af aldersfordelingen. Problemet som opstår ved sammenligning af summariske rater er ret nemt at indse ved følgende eksempel. En matematisk forklaring (Kitagawas dekomposition) følger i afsnit 5.1.

### 2.1.1 Eksempel

Vi beregner de summariske mortalitetsrater for året 2011 i den kvindelige danske befolkning og også i den mandlige danske befolkning.

```
library(danstat)
library(tidyverse)
# Risikotid i 2011 baseret på middelfolketal metode 1
# ganget med 1 år
x <- hent_data("FOLK1a",tid = "2011K3",køn = c(2,1))
# fjern TID fordi den er konstant
x$TID <- NULL
# ændre variable navn
x <- rename(x,"risiko_tid"="INDHOLD")
# number of dødsfald i 2011
d <- hent_data("DOD",tid="2011",køn = c("K","M"))
# fjern TID fordi den er konstant
d$TID <- NULL
# ændre variable navn
d <- rename(d,"antal_dod"="INDHOLD")
# join
dat <- left_join(x,d,by="KEN")
# summariske mortalitetsrater per 1000 personaar
dat <- mutate(dat,"Summariske mortalitetsrate"=1000*antal_dod/risiko_
tid)
dat
```

```
# A tibble: 2 × 4
  KØN   risiko_tid antal_dod 'Summariske mortalitetsrate'
<chr>   <dbl>     <dbl>                <dbl>
1 Women 2806716    26577                9.47
2 Men  2760140    25939                9.40
```

Vi ser at den summariske mortalitetsrate i året 2011 var 9,47 døde per 1000 personår for danske kvinder og 9,39 døde per 1000 personår for danske mænd. Ved første øjekast strider dette resultat imod den gængse viden at danske kvinder lever længere end danske mænd. Det er problemet som eksemplet illustrerer: Fordi dødeligheden stiger med alderen og fordi der er flere kvinder med en høj alder end mænd med en høj alder, er den summariske mortalitetsrate højere for kvinder end for mænd. Den summariske mortalitetsrate afspejler nemlig ikke kun dødeligheden men også aldersfordelingen i befolkningen. Da kvinder lever længere end mænd, er der flere ældre kvinder end ældre mænd, og det forøger kvindernes summariske mortalitetsrate. Resultatet er dog helt korrekt, kvinderne havde en højere summariske mortalitetsrate end mænd i 2011. Det skyldes bare ikke deres køn men deres alder.

Hvordan skal disse rater fortolkes? En rate er jo ikke en sandsynlighed, og det ville ikke være helt korrekt at konkludere, at der døde 9,47 kvinder blandt 1000 kvinder, som man følger igennem 2011, fordi de kvinder, som dør midt i eller i

starten af 2011, jo ikke bidrager med et helt personår til risikotiden. En bedre fortolkning opstår, når man sammenligner mortalitetsraten med hastigheden af en cykel. Hastigheden er raten cyklen bevæger sig med og kan for eksempel være 20 km per time. Mortalitetsraten er hastigheden befolkningen dør med, den kan for eksempel være 9,39 døde per 1000 personår. Denne hastighed, altså mortalitetsraten, betegner vi også med *dødelighed*. Det vil sige, at resultatet kan fortolkes på følgende måde: Danske kvinder har haft en lidt højere dødelighed i 2011 end danske mænd (fordi de var ældre).

## 3 Aldersfordeling

### 3.1 Alderspyramide

For at sammenligne aldersfordelinger af kvinder og mænd, kan man tegne en alderspyramide. Figur 4 viser alderspyramiden for den danske befolkning baseret på data fra 1. juli 2023. I toppen af pyramiden, kan man tydeligt se forskelen mellem mænd og kvinder, der er flere ældre kvinder end ældre mænd. Pyramiden afspejler også historiske begivenheder som anden verdenskrig og nedgang i dødeligheden og fertiliteten som følge af den demografiske transition. En mere sofistikeret og dynamisk version af den danske alderspyramide findes her <https://extranet.dst.dk/pyramide/pyramide.htm>.

```
## begge køn
folk <- hent_data("FOLK1a", "alder"=0:125, "køn"=1:2, tid="2023K3")
# fjern tomme aldre
folk <- subset(folk, alder<106)
# mænd skal vises på venstre siden, derfor bliver INDHOLD negativt
folk_m <- subset(folk, KEN=="Men") %>% mutate(INDHOLD=-INDHOLD)
# for kvinder på højre siden er INDHOLD positivt
folk_k <- subset(folk, KEN=="Women")
# plot
g <- ggplot(folk, aes(x = alder, y = INDHOLD, fill = KEN)) +
  geom_bar(data=folk_m, stat = "identity") +
  geom_bar(data=folk_k, stat = "identity") +
  coord_flip() + theme_economist() +
  ylab("Folketal N(t)") + xlab("Alder (år)") +
  theme(legend.title=element_blank())
g <- ggtitle("Alderspyramide Danmark 1 juli 2023")
g
```

### 3.2 Folketal i aldersgrupper

Aldersfordelingen i folketallet angiver hvor mange personer i en befolkning har en bestemt alder, for alle aldre. Det kan den enten gøre i absolutte antal, eller som procent i forhold til antal personer i hele befolkningen. For at beskrive aldersfordelinger, vil man typisk vælge et passende antal aldersintervaller (passende

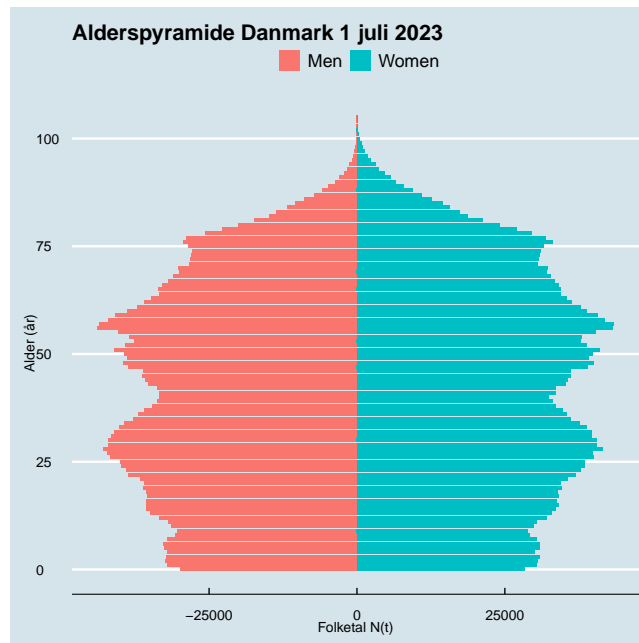


Figure 4: Data fra statistikbankens FOLK1a

til opgaven man sidder med) og fordele befolkningen på intervallerne. Intervallerne behøver ikke være lige stor. Da alle personers aldre ændrer sig hele tiden, skal man angive den dato, som aldersfordelingen referer til. For eksempel kan vi tale om aldersfordelingen af kvinder i Danmark den 8. marts 1910 og om aldersfordelingen af Fyns population den 1. juli 1989.

### 3.2.1 Eksempel

Vi finder aldersfordeling af folketal for hele den danske befolkning den 1. januar 2023 og inddeler den i 4 intervaller:  $[0, 25]$ ,  $(25, 50]$ ,  $(50, 75]$ ,  $(75, 125]$ . Bemærk at vores notation for intervaller betyder, at intervalgrænsen er ekskluderet hvis parenteser er rundt og inkluderet hvis parenteser er firkantede. Det vil sige at personer, som er præcis 25 år gamle falder i intervallet  $[0, 25]$  og personer som er 50 falder ikke i intervallet  $(50, 75]$  men i intervallet  $(25, 50]$ . Vi beregner nu andelen, som de enkelte aldersgrupper udgør og angiver den i procent (per hundrede). De fire procenttal er nettop aldersfordelingen med hensyn til de fire intervaller.

```
folk <- hent_data("FOLK1a", "alder"=0:125, tid="2023K3")
# Aldersintervaller
folk <- mutate(folk, Aldersinterval=cut(alder,
                                       breaks=c(0,25,50,75,125),
                                       include.lowest = TRUE))
```

```
# antal person i de 4 aldersintervaller
af <- folk %>% group_by(Aldersinterval) %>%
  summarise(Antal=sum(INDHOLD))
# beregne procenter
af <- af %>% mutate(Procent=100*Antal/sum(Antal))
af
```

```
# A tibble: 4 × 3
  Aldersinterval  Antal Procent
<fct>          <dbl> <dbl>
1 [0,25]        1742979  29.3
2 (25,50]       1882860  31.7
3 (50,75]       1778084  29.9
4 (75,125]      540222   9.09
```

### 3.2.2 Aldersfordeling i formler

En hver definition af aldersintervaller opdeler en befolkning i aldersgrupper. For  $x = 1, \dots, m$  aldersgrupper betegner vi med  $N_x(t)$  folketal i aldersgruppe  $x$  til kalendertid  $t$ . Vi betegner fortsæt med  $N(t)$  folketal i hele befolkningen til kalendertid  $t$  og udtrykker det som summen af folketal i aldersgrupperne:

$$N(t) = N_1(t) + \dots + N_m(t) = \sum_{x=1}^m N_x(t).$$

I eksemplet fra afsnit 3.2.1 er der  $m = 4$  aldersgrupper og når vi indsætter tal i formelen finder vi folketal som sum af de aldersspecifikke folketal:

$$N(1 \text{ jan } 2023) = 1742979 + 1882860 + 1778084 + 540222 = 5944145.$$

Vi beregner andelen af befolkningen i aldersgruppe  $x$  ved at dividere folketal i aldersgruppen med folketal i hele befolkningen til tid  $t$ :

$$\frac{N_x(t)}{N(t)} = \{\text{Andel af befolkningen i aldersgruppe } x \text{ til tid } t\}.$$

Aldersfordelingen er lige med de aldersspecifikke andele af folketal, altså for en given opdeling i aldersintervaller givet ved vektoren:

$$\text{Aldersfordeling} = \left( \frac{N_1(t)}{N(t)}, \dots, \frac{N_m(t)}{N(t)} \right). \quad (\text{K2.1})$$

I eksemplet fra afsnit 3.2.1 har vi allerede beregnet aldersfordeling den 1. januar 2023 og angivet den som procent.



### 3.2.3 Sammenligning af aldersfordelinger

Vi sammenligner aldersfordelingen i hovedstadsområdet med aldersfordelingen i landdistrikter i Danmark i 2023. For at gøre det enkelt bruger vi inddelingen af befolkningen i de 4 aldersgrupper fra afsnit 3.2.1. Vi henter folketal data fra statistikbankens register BY2, hvor man kan specificere bystørrelse.

```
## meta <- get_table_metadata("BY2")
b2 <- hent_data(register = "BY2", alder=0:125,
                BYST=c("HOVEDS", "LAND"), tid="2023")
# aldersintervaller
b2 <- mutate(b2, Aldersinterval=cut(alder,
                                   breaks=c(0,25,50,75,125),
                                   include.lowest = TRUE))
# antal person i de 4 aldersintervaller
af <- b2 %>% group_by(BYST, Aldersinterval) %>%
        summarise(Antal=sum(INDHOLD))
# procent
af <- af %>% mutate(Procent=100*Antal/sum(Antal))
af
```

```
# A tibble: 8 x 4
# Groups:   BYST [2]
  BYST                Aldersinterval  Antal Procent
<chr>                <fct>          <dbl> <dbl>
1 Greater Copenhagen Region [0,25]      424524  31.1
2 Greater Copenhagen Region (25,50]      520217  38.2
3 Greater Copenhagen Region (50,75]      329994  24.2
4 Greater Copenhagen Region (75,125]       88561   6.50
5 Rural areas           [0,25]      184556  26.8
6 Rural areas           (25,50]      198151  28.8
7 Rural areas           (50,75]      258161  37.5
8 Rural areas           (75,125]       46720   6.79
```

En sammenligning af de to aldersfordelinger viser, at andelen af mennesker, der er over 75 år gamle, er cirka det samme, men at andelen af mennesker under 50 år er højst i hovedstadsområdet og andelen af mennesker mellem 50 og 75 år er højst i landdistrikterne.

### 3.3 Risikotid i aldersgrupper

Med hensyn til mortalitetsrater, har vi brug for aldersfordeling af risikotid i en bestemt kalenderperiode. Vi betegner med  $R_x[t_1, t_2]$  den samlede gennemlevede tid i perioden  $[t_1, t_2]$  af alle personer i aldersgruppe  $x$ . Vi bemærker at en person, som har levet i befolkningen i perioden  $[t_1, t_2]$  kan bidrage med risikotid til et eller flere aldersintervaller. Det sker for personer som har fødselsdag mellem dato  $t_1$  og dato  $t_2$ , hvis de den dag skifter fra aldersgruppe  $x$  til aldersgruppe  $x + 1$ .

Vi betegner fortsæt med  $R[t_1, t_2]$  risikotiden for hele befolkningen og kan nu udtrykke den som sum af de aldersspecifikke risikotider:

$$R[t_1, t_2] = R_1[t_1, t_2] + \cdots + R_m[t_1, t_2] = \sum_{x=1}^m R_x[t_1, t_2]. \quad (\text{K2.2})$$

Vi beregner andelen af risikotid i aldersgruppe  $x$  ved at dividere risikotid i aldersgruppen med risikotid i hele befolkningen i perioden  $[t_1, t_2]$  og betegner den med  $V_x$ :

$$V_x[t_1, t_2] = \frac{R_x[t_1, t_2]}{R[t_1, t_2]} = \{\text{Andel af risikotid i aldersgruppe } x \text{ i perioden } [t_1, t_2]\}.$$

Risikotid beregnes ofte ved at gange middelfolketal med periodens længde. I den særlige situation, hvor perioden er 1 år lang, altså når  $t_2 - t_1 = 1$  år, har middelfolketal (antal) og risikotid (personår) den samme værdi, men forskellige enheder. Vi skal bruge  $V_x$  som vægte i definitionen af aldersstandardiserede rater (afsnit 5).

### 3.3.1 Eksempel

Vi finder aldersfordeling af risikotid for hele den danske befolkning i perioden mellem den 1 januar 2022 og den 1 januar 2023 og inddeler den i fire aldersintervaller:  $[0, 25]$ ,  $(25, 50]$ ,  $(50, 75]$ ,  $(75, 125]$ .

```
folk <- hent_data("FOLK1a", alder=0:125), tid=c("2022K1", "2023K1")
# Risikotid= 1* Middelfolketal metode 2
folk <- folk %>% group_by(alder) %>%
  summarise(Risikotid=1*mean(INDHOLD))

# Aldersintervaller
folk <- mutate(folk, Aldersinterval=cut(alder,
  breaks=c(0,25,50,75,125),
  include.lowest = TRUE))

# antal personår i de 4 aldersintervaller
af <- folk %>% group_by(Aldersinterval) %>%
  summarise(Personår=sum(Risikotid))

# aldersfordeling i procent
af <- af %>% mutate(Procent=100*Personår/sum(Personår))
af
```

```
# A tibble: 4 × 3
  Aldersinterval Personår Procent
  <fct>           <dbl>   <dbl>
1 [0,25]         1747687    29.6
2 (25,50]        1867838.    31.6
3 (50,75]        1773568    30.0
4 (75,125]       513944.     8.71
```

### 3.4 Lexis diagram

Et Lexis diagram visualiserer sammenhæng mellem kalendertid (vertikal) og alder (horisontal). Hver person er repræsenteret af sin livsline (Figur 5). I en *lukket befolkning* (hvor ind- og udvandring ikke forekommer) starter alle livslinjer på fødselsdagen, hvor personen er 0 år gamle og ender i dødsdatoen - den alder personen har livet til. I en åben befolkning, starter livslinjer for immigranter den dag de immigrerer og slutter for emigranter den dag, de emigrerer.

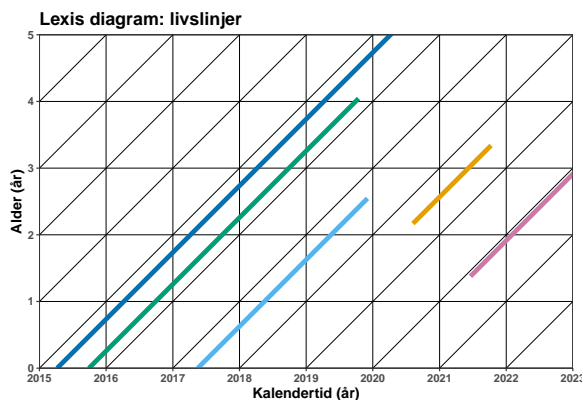


Figure 5: Figuren viser 5 personers livslinjer i (den nederste del af) et Lexis diagram. Livslinjer der ikke starter i alder '0' repræsenterer immigranter og livslinjer som stopper repræsenterer enten dødsfald eller emigranter.

Figur 5 viser 5 personers livslinjer fra en åben befolkning. Den mørkeblå linje repræsenterer en person, som bliver født i foråret 2015 og forbliver i befolkningen indtil foråret 2020 hvor lexis diagrammet slutter. Lexis diagrammet kan også bruges til at forklare forskellen mellem kohorteprikket (man følger en fødselskohorte i en relativt lang periode) og kalenderårsprincippet (man studerer en befolkning i en kort periode). Figur 6 viser et lexis diagram med skematisk forklaring til hvordan man kan studere en befolkning i en kort kalenderperiode, følge en aldersgruppe igennem kalendertid, og en fødselskohorte igennem både kalendertid og alder.

## 4 Aldersspecifikke mortalitetsrater

Vi ser på en befolkning i en kalenderperiode  $[t_1, t_2]$  og inddeler den i  $\{x = 1, \dots, m\}$  aldersgrupper. Vi betegner med  $D_x[t_1, t_2]$  antal dødsfald i perioden hvor personens alder ved dødsdatoen falder i aldersgruppe  $x$ . For at lette notationsbyrden dropper vi kalenderperioden og forkorter  $D_x[t_1, t_2]$  til  $D_x$  og ligeledes skriver vi  $R_x$  for den aldersspecifikke risikotid  $R_x[t_1, t_2]$  i samme periode. De aldersspecifikke mortalitetsrater er defineret som ratio mellem antal

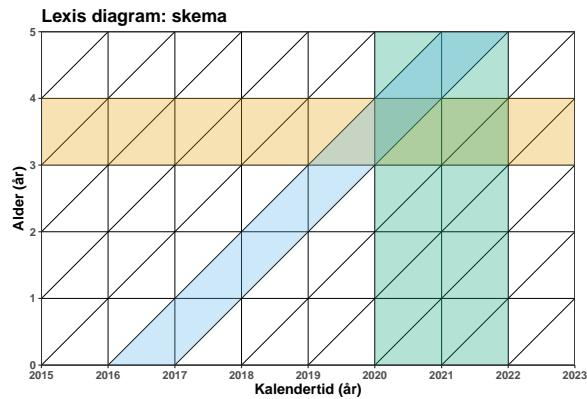


Figure 6: I et Lexis diagram kan man følge en aldersgruppe igennem kalendertid (gul) eller en fødselskohorte igennem både alder og kalendertid (blå). Det grønne område viser en kort kalenderperiode.

dødsfald og risikotid.

$$\text{Aldersspecifikke mortalitetsrate: } M_x = \frac{D_x}{R_x}, \quad x = 1, \dots, m. \quad (\text{K2.3})$$

Bemærk at den aldersspecifikke mortalitetsrate  $M_x$  afhænger også kalenderperioden og den langform notation er  $M_x[t_1, t_2]$ .

#### 4.0.1 Eksempel

Vi finder antal dødsfald for hele den danske befolkning i perioden mellem den 1 januar 2022 og den 1 januar 2023 og beregner det summariske antal i samme 4 aldersintervaller  $([0, 25], (25, 50], (50, 75], (75, 125])$  som vi har brugt i eksemplet i afsnit 3.3.1. Vi finder tal i statistikbankens DOD og bemærker at det sidste aldersinterval hedder “99 years and over”.

```
dd <- get_data("dod", alder=agevals, tid="2022")
# Aldersintervaller
dd <- mutate(dd, Aldersinterval=cut(alder,
                                   breaks=c(0,25,50,75,125),
                                   include.lowest = TRUE))
# antal døde i de 4 aldersintervaller
group_dd <- dd %>% group_by(Aldersinterval) %>%
  summarise(antal_døde=sum(INDHOLD))
group_dd
```

```
# A tibble: 4 × 2
Aldersinterval antal_døde
<fct>           <dbl>
```

1	[0,25]	461
2	(25,50]	1621
3	(50,75]	18194
4	(75,125]	39159

For at beregne de aldersspecifikke mortalitetsrater skal vi samle personår (afnit 3.3.1) og antal døde i aldersgrupper. Det gør vi med et left-join:

```
x <- left_join(af,group_dd,by="Aldersinterval")
# aldersspecifikke mortalitetsrater
x <- x %>% mutate(mrate=1000*antal_døde/Personår)
x
```

```
# A tibble: 4 × 5
  Aldersinterval Personår Procent antal_døde mrate
  <fct>          <dbl>   <dbl>   <dbl> <dbl>
1 [0,25]        1747687    29.6     461  0.264
2 (25,50]       1867838.    31.6    1621  0.868
3 (50,75]       1773568    30.0   18194 10.3
4 (75,125]      513944.     8.71  39159 76.2
```

## 4.1 Sammenligning af aldersspecifikke mortalitetsrater

For at sammenligne mortalitet i to befolkninger (vi kalder dem studiebefolkning  $A$  versus befolkning  $B$ ) kan man sammenligne de aldersspecifikke mortalitetsrater mellem de to befolkninger ( $M_x^A$  versus  $M_x^B$ ). Det giver lige så mange resultater, som der er aldersintervaller, altså et resultat for hver aldersgruppe (Figur 7). Hvis der er blot 4 aldersgrupper kan man på en overskuelig måde vise resultater i en tabel. Men med mange aldersgrupper er det nemmere at se forskellen i en figur, som viser de aldersspecifikke mortalitetsrater af de to befolkninger ved siden af hinanden.

### 4.1.1 Eksempel

Vi beregner aldersspecifikke mortalitetsrater for mænd og kvinder i 2011 og visualiserer forskellen.

```
# hent folketal fra 2011
folk <- hent_data("FOLK1a",alder=0:125,køn=c(2,1),tid="2011K3")
# ændre variable navn
folk <- folk %>% rename("risikotid"="INDHOLD")
# samle antal personer over 99 (fordi register DOD gør det samme)
folk <- samle_alder(folk,variable = "risikotid",value = "99plus",by =
  "køn")
# hent dødstal fra 2011
dd <- hent_data(register="dod",alder=0:99,køn=c("K","M"),tid="2011")
# ændre variable navn
dd <- dd %>% rename("antal_døde"="INDHOLD")
```

```

# join folketal og antal dødsfald
x <- left_join(folk,dd,by=c("alder","KGEN"))
# aldersspecifikke mortalitetsrater
x <- x %>% group_by(KGEN) %>% mutate(mrate=1000*antal_døde/risikotid)
x <- mutate(x,KGEN = factor(KGEN))
levels(x$KGEN) <- list("Kvinder" = "Women","Mænd" = "Men")
# grafik
g <- ggplot(x,aes(x=alder,y=mrate,color= KGEN))+geom_line()
g <- g+theme_economist()+scale_colour_wsj("colors6") +theme(legend.
  title=element_blank())
g <- g+ylab("Mortalitetsrate per 1000 personår")+xlab("Alder (år)")+
  ggtitle("Danmark 2011")
g <- g + theme(axis.title.y = element_text(margin = margin(t = 0, r =
  20, b = 0, l = 0)))
g = g + theme(axis.title.x = element_text(margin = margin(t = 20, r =
  0, b = 0, l = 0)))
g = g + theme(plot.background = element_rect(fill = "gray88", colour
  = NA))
g = g+theme(legend.title=element_blank())+theme(legend.position="
  bottom")
g

```

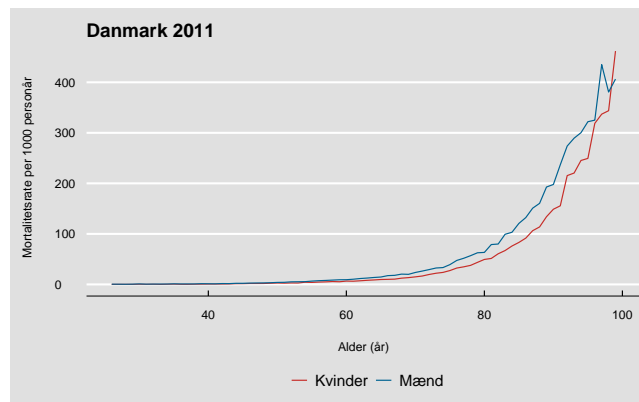


Figure 7: Aldersspecifikke mortalitetsrater fra hele den danske befolkning i 2022. Vi ser at dødeligheden var højere for mænd for alle aldre undtagen for gruppen 99+.

## 5 Aldersstandardisering

Formålet med aldersstandardisering er at sammenligne mortalitetsrater (og andre rater) mellem to eller flere befolkninger, som har forskellige aldersfordelinger. Den overordnede idé er at udskifte den rigtige aldersfordeling med en anden aldersfordeling og at beregne mortalitetsraten, som den ville have været, hvis

befolkningen havde haft den nye aldersfordeling. På den måde kan man sammenligne dødelighed mellem to eller flere befolkninger uanset aldersfordeling. Her er det vigtigt, at man vælger den samme aldersfordeling for alle befolkninger, som skal sammenlignes, men typisk ikke så vigtigt hvilken aldersfordeling man vælger. For eksempel, kan vi spørge hvor meget højere, er mortalitetsraten blandt danske mænd sammenlignet med danske kvinder, hvis aldersfordeling havde været den samme for mænd og kvinder. Vi mangler kun at specificere den aldersfordeling, som de standardiserede rater skal have til fælles. Her er der umiddelbart flere forskellige muligheder: aldersfordeling blandt mænd, aldersfordeling blandt kvinder, aldersfordeling blandt alle dansker uanset køn, eller en helt fjerde aldersfordeling.

Vi beskriver to standardiseringsformer, *direkte standardisering* (afsnit 5.2) og *indirekte standardisering* (afsnit 5.3). Vi starter med en matematisk forklaring af resultatet fra afsnit 2.1 (afsnit 5.1) og slutter med en sammenligning af metoderne direkte versus indirekte standardisering.

## 5.1 Kitagawas dekomposition

For en given inddeling af en befolkning i aldersgrupper i en periode  $[t_1, t_2]$ , er dens summariske mortalitetsrate et vægtet gennemsnit af de aldersspecifikke mortalitetsrater. For at indse dette, skal vi bruge aldersfordelingen af risikotid som vi har indført i afsnit 3.3. For aldersgruppe  $x$  er andelen af risikotid givet som

$$V_x = \frac{R_x}{R}$$

hvor  $R$  betegner befolkningens total risikotid i perioden, lige som i formel (K2.2). Vi omskriver formlen for den aldersspecifikke mortalitetsrate (K2.3) sådan at antal dødsfald i aldersgruppen står isoleret:

$$D_x = M_x R_x.$$

Vi betegner fortsat med  $M$  befolkningens summariske mortalitetsrate og med  $D$  antal dødsfald i hele befolkningen i perioden. Det følgende regnestykke viser at  $M$  er et vægtet gennemsnit af  $M_x$  hvor vægtene er aldersfordelingen af risikotid:

$$\begin{aligned} M &= \frac{D}{R} \\ &= \frac{D_1 + D_2 + \dots + D_m}{R} \\ &= \frac{M_1 R_1 + M_2 R_2 + \dots + M_m R_m}{R} \\ &= M_1 \frac{R_1}{R} + M_2 \frac{R_2}{R} + \dots + M_m \frac{R_m}{R}, \\ &= M_1 V_1 + M_2 V_2 + \dots + M_m V_m \\ &= \sum_{x=1}^m M_x V_x. \end{aligned} \tag{K2.4}$$

I afsnit 2.1 har vi diskuteret at forskellen mellem kvinders og mænds summariske mortalitetsrater skyldes ikke kun kønsforskellen af mortalitetsrater men også kønsforskellen af aldersfordelinger. Kitagawas dekomposition viser dette klart og mere generel som matematisk formel. I stedet for det specifikke valg, kvinder og mænd, skal vi skrive formelen i abstrakt form for en *studiebefolkning*  $A$  og en *studiebefolkning*  $B$ . Vi kan anvende formel (K2.4) og skrive de to summariske mortalitetsrater som

$$M^A = \sum_{x=1}^m M_x^A V_x^A \text{ og } M^B = \sum_{x=1}^m M_x^B V_x^B$$

hvor  $V_x^A$  og  $V_x^B$  er aldersfordelinger af risikotid fra henholdsvis studiebefolkning  $A$  og studiebefolkning  $B$ . Kitagawas dekomposition beskriver forskellen mellem to summariske mortalitetsrater:

$$\begin{aligned} M^A - M^B &= \sum_{x=1}^m M_x^A V_x^A - \sum_{x=1}^m M_x^B V_x^B \\ &= \sum_{x=1}^m (M_x^A V_x^A - M_x^B V_x^B) \\ &= \underbrace{\sum_{x=1}^m (M_x^A - M_x^B) \frac{V_x^A + V_x^B}{2}}_{\text{Komponent 1}} + \underbrace{\sum_{x=1}^m (V_x^A - V_x^B) \frac{M_x^A + M_x^B}{2}}_{\text{Komponent 2}} \end{aligned} \quad (\text{K2.5})$$

Her beskriver komponent 1 forskellen mellem de aldersspecifikke mortalitetsrater vægtet med de gennemsnitlige andele af risikotid og komponent 2 forskellen mellem aldersfordelingerne vægtet med de gennemsnitlige mortalitetsrater. Det kræver lidt algebra, vil man indse hvorfor Kitagawas komposition holder. For hvert aldersinterval  $x$  gælder

$$\begin{aligned} (M_x^A V_x^A - M_x^B V_x^B) &= \frac{(M_x^A V_x^A - M_x^B V_x^B) + (M_x^A V_x^A - M_x^B V_x^B)}{2} \\ &= \frac{M_x^A V_x^A}{2} - \frac{M_x^B V_x^B}{2} + \frac{M_x^A V_x^A}{2} - \frac{M_x^B V_x^B}{2} \\ &= \frac{M_x^A V_x^A}{2} - \frac{M_x^B V_x^B}{2} + \frac{M_x^A V_x^A}{2} - \frac{M_x^B V_x^B}{2} \\ &\quad + \left( \frac{M_x^A V_x^B}{2} - \frac{M_x^A V_x^B}{2} \right) + \left( \frac{M_x^B V_x^A}{2} - \frac{M_x^B V_x^A}{2} \right) \\ &= \frac{M_x^A V_x^A}{2} + \frac{M_x^A V_x^B}{2} - \frac{M_x^B V_x^A}{2} - \frac{M_x^B V_x^B}{2} \\ &\quad + \frac{M_x^A V_x^A}{2} + \frac{M_x^B V_x^A}{2} - \frac{M_x^A V_x^B}{2} - \frac{M_x^B V_x^B}{2} \\ &= (M_x^A - M_x^B) \frac{V_x^A + V_x^B}{2} + (V_x^A - V_x^B) \frac{M_x^A + M_x^B}{2}. \end{aligned} \quad (\text{K2.6})$$



Da ligning (K2.6) holder for hver aldersgruppe  $x$ , holder den også for summen over alle aldersgrupper, og det giver formel (K2.5).

## 5.2 Direkte standardisering

Formålet med den såkaldte direkte standardisering er at sammenligne mortalitetsrater mellem to befolkninger uanset forskelle i aldersfordeling. Direkte standardisering er en metode, som sammenfatter forskellen af mortalitetsrater i kun et tal, det såkaldte *standardiserede rate ratio*. For at definere direkte standardisering skal vi bruge to studiebefolkninger (A versus B) og en referencebefolkning (S). Ideen er at se om studiebefolkning A har højere mortalitet end studiebefolkning B hvis (hypotetisk) begge havde samme aldersfordeling som referencebefolkningen S. Vi fortolker den

$$\text{direkte standardiserede mortalitetsrate} = \sum_{x=1}^m M_x^A V_x^S, \quad (\text{K2.7})$$

som den mortalitetsrate vi ville have set i studiebefolkning A, hvis aldersfordeling af risikotid havde været den samme som i referencebefolkning S. Ideen er at vi nu kan direkte sammenligne de standardiserede mortalitetsrater fra studiebefolkninger A og B hvis reference befolkningen er den samme. Den hyppigste form af rapportere denne sammenligning mellem to standardiserede mortalitetsrater er det *standardiserede rate ratio*:

$$\text{SRR} = \frac{\sum_{x=1}^m M_x^B V_x^S}{\sum_{x=1}^m M_x^A V_x^S}.$$

### 5.2.1 Eksempel

For at illustrere ideen med direkte standardiseringen, fortsætter vi eksemplet fra afsnit 2.1.1, som viste at mænd havde en lavere summariske mortalitetsrate end kvinder i 2011. Vi anvender direkte standardisering hvor vi bruger alle danske kvinder i 2011 som studiebefolkning A, alle danske mænd i 2011 som studiebefolkning B, og vælger alle dansker i 2011 (uanset køn) som reference befolkning S.

```
# Fordeling af risikotid i aldersintervaller
folk <- hent_data("FOLK1a", "alder"=0:125, tid="2011K3", køn = c(1,2,"
TOT"), language = "da")
af <- intervAlder(folk, breaks = c(0,25,50,75,125), by = "KØN", vars = "
INDHOLD")
af <- rename(af, R = INDHOLD)
# Antal døde i aldersintervaller
D <- hent_data("DOD", "alder"="all_no_total", tid="2011", køn = c("M", "K
"), language = "da")
dd <- intervAlder(D, breaks = c(0,25,50,75,125), by = "KØN", vars = "
INDHOLD")
dd <- rename(dd, D = INDHOLD)
```

```

# Aldersspecifikke mortalitetsrater
# Kvinder
A <- left_join(filter(af,KEN == "Kvinder"),
               filter(dd, KEN == "Kvinder"),
               by = c("KEN","aldersinterval"))
A <- mutate(A,M = 1000*D/R)
A <- select(A,aldersinterval,M)
# Mænd
B <- left_join(filter(af,KEN == "Mænd"),
               filter(dd, KEN == "Mænd"),
               by = c("KEN","aldersinterval"))
B <- mutate(B,M = 1000*D/R)
B <- select(B,aldersinterval,M)
# Aldersfordeling i reference
S <- select(filter(af,KEN == "I alt"),!KEN)
S <- mutate(S,V=(R/sum(R)))
# Join
A <- left_join(A,S,by = "aldersinterval")
B <- left_join(B,S,by = "aldersinterval")
# Direkte standardisering
tibble("srate_kvinder" = pull(summarise(A,sum(M * V))),
       "srate_maend" = pull(summarise(B,sum(M * V))))

```

```

# A tibble: 1 × 2
  srate_kvinder srate_maend
      <dbl>      <dbl>
1         8.35         10.7

```

Resultatet fortolkes på følgende måde. Den standardiserede mortalitetsrate i Danmark i 2011 var 8,4 døde per 1000 personår for kvinder og 10,7 døde per 1000 personår for mænd, hvis aldersfordelingen havde været lige som blandt alle dansker i 2011. Dette bekræfter at grunden til, at den summariske mortalitetsrate var højere for mænd end for kvinder i 2011, var forskelle i aldersfordeling.

### 5.3 Indirekte standardisering

Formålet med den såkaldte indirekte standardisering er også at sammenligne mortalitetsraterne mellem to befolkninger. Man sammenligner det totale antal dødsfald i studiebefolkning  $A$  med det forventede antal døde i studiebefolkning  $A$  hvis (hypotetisk) de aldersspecifikke mortalitetsrater havde været lige som i en reference befolkning, vi kalder den igen referencebefolkning  $S$ . Er de forventede antal dødsfald højere, kan man konkludere, at den samlede dødelighed (det vil sige de aldersspecifikke mortalitetsrater samlet set) var højere i reference befolkningen end i studiebefolkning  $A$ .

Beregningen kræver kendskab til de aldersspecifikke mortalitetsrater i referencebefolkning  $S$ , de aldersspecifikke risikotider i studiebefolkning  $A$  og det

totale antal dødsfald i studiebefolkning  $A$ . Det totale antal dødsfald i studiebefolkning  $A$  er givet ved

$$D^A = \sum_{x=1}^m D_x^A = \sum_{x=1}^m M_x^A R_x^A.$$

Relativt til den totale risikotid  $R^A$  er det forventede antal døde hvis dødeligheden havde været lige som i referencebefolkning  $S$  givet ved

$$\sum_{x=1}^m M_x^S V_x^A = \sum_{x=1}^m M_x^S \frac{R_x^A}{R^A} = \frac{1}{R^A} \sum_{x=1}^m M_x^S R_x^A.$$

En sammenligning af mortalitetsrater mellem studiebefolkning  $A$  og referencebefolkning  $S$  er det såkaldte standardiserede mortalitetsratio:

$$\begin{aligned} \text{SMR} &= \frac{\sum_{x=1}^m M_x^A V_x^A}{\sum_{x=1}^m M_x^S V_x^A} \\ &= \frac{\sum_{x=1}^m M_x^A R_x^A}{\sum_{x=1}^m M_x^S R_x^A} \\ &= \frac{\sum_{x=1}^m D_x^A}{\sum_{x=1}^m M_x^S R_x^A} \\ &= \frac{\text{Observeret antal døde}}{\text{Forventet antal døde}} \end{aligned}$$

Den indirekte standardiserede mortalitetsrate i befolkning  $A$  er givet ved

$$\text{SMR} * M^S$$

## 5.4 Direkte versus indirekte standardisering

Direkte og indirekte standardisering er meget tæt beslægtet. Det ses når vi bruger aldersfordeling fra studiebefolkning  $A$  som reference i formelen for SRR:

Direkte standardisering kræver kendskab til aldersfordeling af risikotid i reference befolkningen (vi kalder den referencebefolkning  $S$ ).

Kender man ikke aldersfordeling fra referencebefolkning  $S$  kan man ikke anvende direkte standardisering og dermed ikke beregne SRR. Hvis man tilgængelig kender de aldersspecifikke mortalitetsrater i befolkning  $S$  kan man i stedet for beregne SMR. Man kan dog ikke direkte sammenligne SMR for studiebefolkning  $A$  med SMR for studiebefolkning  $B$ .