Political Data Science

Lektion 12

Usuperviseret læring

Opgave 1

- 1. Indlæs pakkerne rio, dplyr, ggplot2 og purrr.
- 2. Indlæs de to datasæt, holdninger.rdata og partivalg.rdata fra GitHub. De to datasæt indeholder henholdsvis holdninger på 7 dimensioner samt partivalg for omtrent 2000 respondenter. Data stammer fra valgundersøgelsen 2015.

Indlæs eventuelt data med koden:

```
holdninger <- import("https://github.com/jespersvejgaard/PDS/raw/master/data/holdninger.rdata")
partivalg <- import("https://github.com/jespersvejgaard/PDS/raw/master/data/partivalg.rdata")</pre>
```

Opgave 2: PCA

- 1. Undersøg gennemsnittet og standardafvigelsen for variablene i holdninger. Brug eventuelt funktionen map fra pakken purrr. Bør vi centrere og skalere data, før vi laver PCA?
- 2. Beregn PCA med funktionen prcomp() og gem outputtet i et nyt objekt. Hvad består outputtet af?
- 3. Lav et biplot med de to første principal components. Brug funktionen biplot(), hvor det første argument skal være objektet fra ovenfor, og det andet argument skal være scale = 0. Hvordan fortolker du resultatet?
- 4. Undersøg proportion of variance explained ved at kalde summary() på objektet fra pkt. 2. Kommenter på resultatet.
- 5. Lav en ny dataframe, hvor du kobler datasættet partivalg med elementet x i dit PCA-objekt fra pkt. 2 ovenfor. Det kan fx se ud som herunder:

6. Lav et scatterplot med ggplot, hvor de to akser henholdsvist er PC1 og PC2, de først to principal components (geom_point()). Farvelæg punkterne efter partivalg, og brug facet_wrap() til at lave et plot for hvert partivalg. Hvordan tolker du resultatet?

Opgave 3: K-Means clustering

1. Start med at normalisere datasættet holdninger med funktionen scale() og gem det som et nyt data frame-objekt, fx som herunder.

```
holdnigner_norm <- scale(holdninger) %>% as.data.frame()
```

- 2. Brug map til at tjekke gennemsnittet og standardafvigelsen ud for variablene i det normaliserede datasæt. Hvad er de omtrentligt?
- 3. Cluster det normaliserede datasæt og lav et nyt clusters-objekt, der indeholder de resulterende clusters. Brug funktionen kmeans() og sæt værdier for argumenterne center og nstart.

4. Lav en ny dataframe, hvor du nu kobler datasættet partivalg med elementet x i dit PCA-objekt fra før, dvs. fra opgave 2 pkt. 2, samt med cluster-objektet fra pkt. 3 ovenfor. Det kan fx se ud som følger:

5. Lav et scatterplot med ggplot, hvor de to akser henholdsvist er PC1 og PC2, de først to principal components (geom_point()). Eksperimenter med at lade shape og color for geomet geom_point() være dine clusters og partivalg. (Bemærk, at kun factors kan bruges til at angive shapes i ggplot. Du kan dog ændre charactors til factors ved at putte as.factor() rundt om din character vector).

Bonus-opgave: Hierarkisk clustering

1. Brug funktionen hclust() til at lave hierarkisk clustering (HC). Det første argument i hclust() skal være dit normaliserede datasæt fra opgave 3 pkt. 1, nu skal det dog puttes ind i funktionen dist() for at beregne de parvise afstande. Lave forskellige HC-objekter, hvor du afprøver forskellige typer linkage ved at sætte method = "complete" mv. Det kan se ud som herunder:

```
objekt_hc <- hclust(dist(df_norm), method = "average")</pre>
```

- 2. Plot dendrogrammerne med plot(). Kommenter på forskellene.
- 3. Beskær dendrogrammerne med funktionen cutree(), og gem de resulterende clusters i en ny vektor. Kobl vektoren sammen med den tidligere vektor med K-Means clusters. I hvor stort omfang overlapper de to?