3.36pt

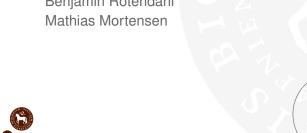




# Fagpakke dag 3

Datanalyse med Machine Learning

Arinbjörn Brandsson Benjamin Rotendahl Mathias Mortensen





October 18, 2017 Dias 1/10

3.36pt

Problemet



### Problemstilling

Vi indsamler større og større mængder af data hele tiden, så meget at det har fået sit eget buzzword Big Data.



### Problemstilling

Vi indsamler større og større mængder af data hele tiden, så meget at det har fået sit eget buzzword Big Data. Vi mennesker kan ikke overskue så store mængder af data



### Problemstilling

Vi indsamler større og større mængder af data hele tiden, så meget at det har fået sit eget buzzword Big Data. Vi mennesker kan ikke overskue så store mængder af data

#### ML til undsætning!

Vi ønsker istedet at lave systemer sådan at computere kan finde de underliggende mønstre og bruge den viden/erfaring der ligger i data'en.



### Problemstilling

Vi indsamler større og større mængder af data hele tiden, så meget at det har fået sit eget buzzword Big Data. Vi mennesker kan ikke overskue så store mængder af data

#### ML til undsætning!

Vi ønsker istedet at lave systemer sådan at computere kan finde de underliggende mønstre og bruge den viden/erfaring der ligger i data'en.

### Hvornår er ML godt?

Der eksisterer et m
ønster



### Problemstilling

Vi indsamler større og større mængder af data hele tiden, så meget at det har fået sit eget buzzword Big Data. Vi mennesker kan ikke overskue så store mængder af data

### ML til undsætning!

Vi ønsker istedet at lave systemer sådan at computere kan finde de underliggende mønstre og bruge den viden/erfaring der ligger i data'en.

#### Hvornår er ML godt?

- Der eksisterer et m
  ønster
- 2 Vi kan ikke finde en matematisk formel



### Problemstilling

Vi indsamler større og større mængder af data hele tiden, så meget at det har fået sit eget buzzword Big Data. Vi mennesker kan ikke overskue så store mængder af data

#### ML til undsætning!

Vi ønsker istedet at lave systemer sådan at computere kan finde de underliggende mønstre og bruge den viden/erfaring der ligger i data'en.

#### Hvornår er ML godt?

- Der eksisterer et m
  ønster
- 2 Vi kan ikke finde en matematisk formel
- 3 Vi har data på problemet



Netflix udlovede en dusør på 6,5 millioner kroner til den der kunne forbedre deres anbefalings algoritme med 10%.



Netflix udlovede en dusør på 6,5 millioner kroner til den der kunne forbedre deres anbefalings algoritme med 10%.

### Kan ML bruges?

O Der eksisterer et m
ønster!



Netflix udlovede en dusør på 6,5 millioner kroner til den der kunne forbedre deres anbefalings algoritme med 10%.

### Kan ML bruges?

- Der eksisterer et m
  ønster!
- Vi kan ikke finde en formel for film



Netflix udlovede en dusør på 6,5 millioner kroner til den der kunne forbedre deres anbefalings algoritme med 10%.

#### Kan ML bruges?

- Der eksisterer et m
  ønster!
- 2 Vi kan ikke finde en formel for film
- 3 Der er massere af data til rådighed!



Netflix udlovede en dusør på 6,5 millioner kroner til den der kunne forbedre deres anbefalings algoritme med 10%.

#### Kan ML bruges?

- Der eksisterer et m
  ønster!
- 2 Vi kan ikke finde en formel for film
- 3 Der er massere af data til rådighed!

ML vandt konkurrencen!



#### Hvordan vandt de?

Figure: Netflix vinderen

include/netflix.png



Vi er blevet hyret af et hospital da de har hørt at vi dataloger kan hjælpe deres patienter.



Vi er blevet hyret af et hospital da de har hørt at vi dataloger kan hjælpe deres patienter.

#### Problemstilling

Vi skal lave et system der, givet data om en patient, kan bestemme om deres svulst er godartet eller ondartet.



Vi er blevet hyret af et hospital da de har hørt at vi dataloger kan hjælpe deres patienter.

#### Problemstilling

Vi skal lave et system der, givet data om en patient, kan bestemme om deres svulst er godartet eller ondartet.

Hmm, det var da et ret generelt problem ...



Vi er blevet hyret af et hospital da de har hørt at vi dataloger kan hjælpe deres patienter.

#### Problemstilling

Vi skal lave et system der, givet data om en patient, kan bestemme om deres svulst er godartet eller ondartet.

Hmm, det var da et ret generelt problem ...

#### Problemstilling

Vi skal lave et system der, givet data om en kunde, kan bestemme om det er en god forretning at låne dem penge.



Vi er blevet hyret af et hospital da de har hørt at vi dataloger kan hjælpe deres patienter.

#### Problemstilling

Vi skal lave et system der, givet data om en patient, kan bestemme om deres svulst er godartet eller ondartet.

Hmm, det var da et ret generelt problem ...

#### Problemstilling

Vi skal lave et system der, givet data om en kunde, kan bestemme om det er en god forretning at låne dem penge.

Problemet hedder klassificering, gode løsninger kan have stor indflydelse inden for mange felter.



3.36pt

Problemet



# Håndtering af input og output

### Input

Threshold	1
Clump Thickness	7
Uniformity of Cell Size	1
Uniformity of Cell Shape	4
Epithelial Cell Size	2
Bare Nuclei	3
Bland Chromatin	8
Normal Nucleoli	10
Mitoses	3

#### Output



Ondartet eller godartet 1

# Håndtering af input og output

#### Input

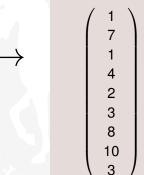
Threshold	1
Clump Thickness	7
Uniformity of Cell Size	1
Uniformity of Cell Shape	4
Epithelial Cell Size	2
Bare Nuclei	3
Bland Chromatin	8
Normal Nucleoli	10
Mitoses	3

#### Output

G C

Ondartet eller godartet 1

#### Data vektor



# Output

#### **Termer**

**Input** En vektor (patient data)



#### **Termer**

**Input** En vektor (patient data)

Output 1 eller -1 (ondartet eller godartet)



#### **Termer**

**Input** En vektor (patient data)

Output 1 eller -1 (ondartet eller godartet)

Læringsmål  $\mathcal{F}:\mathcal{X} \to \mathcal{Y}$ 



#### **Termer**

**Input** En vektor (patient data)

Output 1 eller −1 (ondartet eller godartet)

Læringsmål  $\mathcal{F}: \mathcal{X} \to \mathcal{Y}$ 

**Data**  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), ..., (x_n, y_n)$  (Hvad vi lærer fra)



#### **Termer**

**Input** En vektor (patient data)

Output 1 eller -1 (ondartet eller godartet)

Læringsmål  $\mathcal{F}: \mathcal{X} \to \mathcal{Y}$ 

**Data**  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), ..., (x_n, y_n)$  (Hvad vi lærer fra)

**Hypotese**  $g: X \to \mathcal{Y}$  (Vores systems "Hjerne")



# Visuel Formalisering

Figure: Visuelt læringsdiagram

include/dia.png



3.36pt

Problemet



## Valget af lærings-algoritmen

#### Perceptron

Den laver et *hyperplan* der adskiller data'en og finder en opdeling der giver en lav fejl.



## Valget af lærings-algoritmen

#### Perceptron

Den laver et *hyperplan* der adskiller data'en og finder en opdeling der giver en lav fejl.

Tænk på den som en form for lineær regression på steroider

$$y = ax + b$$



## Valget af lærings-algoritmen

#### Perceptron

Den laver et *hyperplan* der adskiller data'en og finder en opdeling der giver en lav fejl.

Tænk på den som en form for lineær regression på steroider

$$y = ax + b$$

#### Eksempel på algoritmen



# Algoritmen i ord

#### Hvordan virker den?

Vi har en masse vektorer  $v_1, v_2, \dots, v_n$  og en liste af svar  $y_1, y_2, \dots, y_n$ .



# Algoritmen i ord

#### Hvordan virker den?

Vi har en masse vektorer  $v_1, v_2, \dots, v_n$  og en liste af svar  $y_1, y_2, \dots, y_n$ .

Vi lader w være vores "vægt-vektor".



# Algoritmen i ord

#### Hvordan virker den?

Vi har en masse vektorer  $v_1, v_2, \dots, v_n$  og en liste af svar  $y_1, y_2, \dots, y_n$ .

Vi lader w være vores "vægt-vektor".

Godartet svulst :  $\sum_{i=1}^{d} w_i x_i > b$ 

Ondartet svulst :  $\sum_{i=1}^{d} w_i x_i < b$ 



# Algoritmen i ord

#### Hvordan virker den?

Vi har en masse vektorer  $v_1, v_2, \dots, v_n$  og en liste af svar  $V_1, V_2, \dots, V_n$ .

Vi lader w være vores "vægt-vektor".

Godartet svulst :  $\sum_{i=1}^{d} w_i x_i > b$ 

Ondartet svulst :  $\sum_{i=1}^{d} w_i x_i < b$ 

Vores hypotese bliver så

$$h(x) = fortegn\left(\sum_{i=0}^{d} w_i x_i\right)$$



## Algoritmen i ord

#### Hvordan virker den?

Vi har en masse vektorer  $v_1, v_2, \dots, v_n$  og en liste af svar  $V_1, V_2, \dots, V_n$ .

Vi lader w være vores "vægt-vektor".

Godartet svulst : 
$$\sum_{i=1}^{d} w_i x_i > b$$

Ondartet svulst : 
$$\sum_{i=1}^{d} w_i x_i < b$$

Vores hypotese bliver så

$$h(x) = fortegn\left(\sum_{i=0}^{d} w_i x_i\right)$$



## Hvordan w bestemmes



#### Hvordan w bestemmes

w = vælg tilfældige tal



#### Hvordan w bestemmes

w = vælg tilfældige tal

Vi forbedrer w hver gang!



#### Hvordan w bestemmes

w = vælg tilfældige tal

Vi forbedrer w hver gang! Hvis x' er på den forkerte side af w så lærer den "erfaringen" ved formlen



#### Hvordan w bestemmes

w = vælg tilfældige tal

Vi forbedrer w hver gang! Hvis x' er på den forkerte side af w så lærer den "erfaringen" ved formlen

$$w_{ny} = w + y'x'$$



#### Hvordan w bestemmes

w = vælg tilfældige tal

Vi forbedrer w hver gang! Hvis x' er på den forkerte side af w så lærer den "erfaringen" ved formlen

$$w_{ny} = w + y'x'$$

Forsæt med at lære indtil du ikke kan lære mere.



## Perceptron algoritme

#### Pseduocode

return w

```
Algorithm 1
Input: datasæt X = [(x_1, y_1), ..., (x_n, y_n)]
Output: Hypotesen w.
  w = Tilfældige tal
  misCat = (1,1)
  while misCat \neq (0,0) do
      misCat = (0,0)
      for (x_i, y_i) in X do
         if sign(w^Tx_i) \neq y_i then
             misCat = (x_i, y_i)
             w = w + y_i x_i
         end if
      end for
  end while
```

3.36pt

Problemet



Eksempel i MatLab



Eksempel i MatLab

### Analyse

Nogen der kan gætte køretiden?



Eksempel i MatLab

### Analyse

Nogen der kan gætte køretiden?

$$O(2^{(n+1)\log(n+1)}(n+1)^2)$$



Eksempel i MatLab

### Analyse

Nogen der kan gætte køretiden?

$$O(2^{(n+1)\log(n+1)}(n+1)^2)$$

Redder vi så nogle liv?



Eksempel i MatLab

### Analyse

Nogen der kan gætte køretiden?

$$O(2^{(n+1)\log(n+1)}(n+1)^2)$$

Redder vi så nogle liv? Lad os kode det og se hvor god den er!



## Hvor god er den?

I opgaverne kigger i kun på 25 eksempler! og tester på 75 patienter



## Hvor god er den?

I opgaverne kigger i kun på 25 eksempler! og tester på 75 patienter

I kan forvente at den har ret på cirka 60 - 70% af patienterne!.



## Hvor god er den?

I opgaverne kigger i kun på 25 eksempler! og tester på 75 patienter

I kan forvente at den har ret på cirka 60-70% af patienterne!.

Kører man den istedet med 500 eksempler og tester på 180.



## Hvor god er den?

I opgaverne kigger i kun på 25 eksempler! og tester på 75 patienter

I kan forvente at den har ret på cirka 60-70% af patienterne!.

Kører man den istedet med 500 eksempler og tester på 180. Rammer den rigtigt 181 gange og forkert 2 gange. Det betyder at den har en succes rate på 98,9%!



## Hvor god er den?

I opgaverne kigger i kun på 25 eksempler! og tester på 75 patienter

I kan forvente at den har ret på cirka 60-70% af patienterne!.

Kører man den istedet med 500 eksempler og tester på 180. Rammer den rigtigt 181 gange og forkert 2 gange. Det betyder at den har en succes rate på 98,9%!

Spørgsmål?



## Evaluering

### Facebook grupper

https://www.facebook.com/DIKUDatalogi/ https://www.facebook.com/groups/Datalogi.l.Gymnasiet



## Evaluering

### Facebook grupper

https://www.facebook.com/DIKUDatalogi/ https://www.facebook.com/groups/Datalogi.l.Gymnasiet

### Evaluerings skema

http://rotendahl.dk/eval



## Evaluering

### Facebook grupper

https://www.facebook.com/DIKUDatalogi/ https://www.facebook.com/groups/Datalogi.l.Gymnasiet

### Evaluerings skema

http://rotendahl.dk/eval

Tak for denne gang! (Vi ses på DIKU)

