



NTNU - Norges teknisk-naturvitenskapelige universitet
Institutt for bioteknologi og matvitenskap

BACHELOROPPGAVE 2020

20 studiepoeng

Bruk av maskinsyn for deteksjon av ulike fiskearter

(ev. bilde/illustrasjon)

utført av

Hans Alan Whitburn Haugen

Dette arbeidet er gjennomført som ledd i bachelorutdanningen i matteknologi ved Institutt for bioteknologi og matvitenskap, NTNU. Bruk av rapportens innhold skjer på eget ansvar.

Innhold

0.1	Innledning – bakgrunn for oppgaven	3
0.2	Teori	3
0.2.1	Introduksjon til kunstig intelligens	3
0.2.2	Maskinlæring	3
0.2.3	Neural networks	3
0.2.4	Maskinsyn med OpenCV	5
0.2.5	Video med undervannskamera fra merdene	5
0.2.6	Analysere video	5
0.2.7	Deep Learning med OpenCV	5
0.2.8	PyTorch	5
0.2.9	Segmentere ut fisk	5
0.2.10	Object Detection med OpenCV	5
0.2.11	Object Tracking med OpenCV	5
0.2.12	Klassifisere hver fisk etter art	5
0.2.13	Registrere antall individer av hver art fortløpende	5
0.3	Praktisk gjennomføring	5
0.3.1	Programvareutvikling med maskinlæring implementert i C++	5
0.3.2	Videostrøm fra merdene	5
0.4	Resultater	5
0.5	Diskusjon	5
0.6	Konklusjon	5
0.7	Referanseliste	5

0.1 Innledning – bakgrunn for oppgaven

0.2 Teori

0.2.1 Introduksjon til kunstig intelligens

0.2.2 Maskinlæring

Machine Learning: Learning from data

Data is king.

Data collection, annotation, preparation etc.

Data \rightarrow Algorithm \rightarrow Training \rightarrow Evaluation \rightarrow Deployment \rightarrow Predictions

Gather data from every legal source possible (public data sets, purchase data, collect data, synthesize data (super powerful))

Manually check data Look for biases Look for insights Clean up

Iterative: Partition data 60 (training)/20 (testing accuracy training)/20 (test)

Model / Algorithm

Image classification Object detection Segmentation

Constraints

Experimentation (test multiple viable models)

Training

Data augmentation Training parameter (optimizer, rate etc.) Visualisation (check if it is going correctly)

Evaluation

Test. Check model size, speed and ACCURACY

Deployment

Optimizations, deploy, feedback (know when it went badly, check failed images)

0.2.3 Neural networks

Classification (Supervised learning)

Separating data into groups

Binary classification (two groups) (Sigmoid activation is used)

Multiclass classification (Activation: Softmax) (Loss function: Cross entropy loss)

Regression (Activation: Linear) (Loss function: MSE loss)

Decision boundary separates the groups by the decision function

Training is learning the decision function

Deciding decision function is called training

Data is on a plane (2D) or a hyperplane (higher dimensions)

Input layer i Hidden layer (can be many layers) j output

Each layer (node) in a nn is a neuron or perceptron

Perceptron: Calculate weighted sum of inputs and add bias. Then apply activation function (non-linear)

Every layer looks for a pattern found in the previous layer. If it is found, it fires up”

An example of an activation function is ReLU (Rectified Linear Unit)

Another example is the sigmoid function, and tanh

An activation function creates non-linearity

The number of hidden layers is called the networks depth (depth = 2 is typical for simple problems)

Loss functions

Classification outputs a category (class)

Regression outputs numerical values (or a vector of numerical values)

Many problems are optimization problems in ML, either to minimize or maximize a value of a function

These functions are called the objective function

When finding the minimum, it is called a loss, or cost, function

$e = y - \hat{y}$ (error is ground truth minus model output)

An error, L , can be considered either a square (MSE, most common) or an absolute number (MAE, when data has many outliers)

Single layer perceptron kan løse lineære problemer

Ved å gjøre feature engineering kan ikke-lineære problemer løses

Deep learning gjør at en kan løse lineære problemer om en bruker ikke-lineær aktivering. ReLU konvergerer raskt.

- 0.2.4 Maskinsyn med OpenCV
- 0.2.5 Video med undervannskamera fra merdene
- 0.2.6 Analysere video
- 0.2.7 Deep Learning med OpenCV
- 0.2.8 PyTorch
- 0.2.9 Segmentere ut fisk
- 0.2.10 Object Detection med OpenCV
- 0.2.11 Object Tracking med OpenCV
- 0.2.12 Klassifisere hver fisk etter art
- 0.2.13 Registrere antall individer av hver art fortløpende
- 0.3 Praktisk gjennomføring
 - 0.3.1 Programvareutvikling med maskinlæring implementert i C++
 - 0.3.2 Videostrøm fra merdene
- 0.4 Resultater
- 0.5 Diskusjon
- 0.6 Konklusjon
- 0.7 Referanseliste