

Institutt for teknisk kybernetikk

## **Eksamensoppgave i TTK4205 Mønstergjenkjenning**

**Faglig kontakt under eksamen: Idar Dyrdal**

**Tlf.: 99 57 97 53**

**Eksamensdato: 17.12.2013**

**Eksamenstid (fra-til): 09:00-13:00**

**Hjelpemiddelkode/Tillatte hjelpemidler: D / Ingen trykte eller håndskrevne hjelpemidler tillatt. Bestemt, enkel kalkulator tillatt.**

**Annen informasjon:**

**Målform/språk: Bokmål**

**Antall sider: 4**

**Antall sider vedlegg: 0**

**Kontrollert av:**

---

Dato

Sign

## Oppg. 1

### Innledning

- a) Beskriv hovedkomponentene i et typisk mønstergjenkjenningssystem og forklar hva som menes med begrepene *egenskapsuttrekking* og *klassifisering*.
- b) Forklar hva som menes med begrepet *ledet læring* og nevnt eksempler på metoder for dette.
- c) Forklar kortfattet hva som menes med klassifiseringsprinsippene *minimum feilrate* og *minimum risk*.
- d) Beskriv problemstillingen i *klyngeanalyse*. Hvilke hovedgrupper av metoder kan benyttes her?

## Oppg. 2

### Parametriske metoder

- a) Beskriv maksimum likelihood metoden for parameterestimering og vis at likningssystemet for estimatet av parametervektoren  $\vec{\theta}$  kan skrives som:

$$\sum_{k=1}^n \nabla_{\vec{\theta}} \ln p(\vec{x}_k | \vec{\theta}) = \vec{0}$$

der  $\vec{x}_k, k = 1, \dots, n$  er treningssamplene, og tetthetsfunksjonen  $p(\vec{x} | \vec{\theta})$  antas å ha kjent form.

- b) Anta at tetthetsfunksjonen er en univariat normalfordeling med ukjent forventning  $\mu$  og ukjent varians  $\sigma^2$ , slik at den kan skrives som:

$$p(x | \vec{\theta}) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x - \mu)^2}{2\sigma^2}\right], \text{ der parametervektoren er gitt ved } \vec{\theta} = \begin{bmatrix} \mu \\ \sigma^2 \end{bmatrix}.$$

Finn estimatene av forventningen og variansen ved å løse likningssystemet i pkt. a.

## Oppg. 3

### Diskriminantfunksjoner

- a) Forklar hva som menes med *diskriminantfunksjoner*, og gi et eksempel på slike funksjoner basert på minimum feilrateprinsippet.
- b) I et éndimensjonalt problem med to klasser  $\omega_1$  og  $\omega_2$  har man samlet inn følgende trenings-sampler fra hver av klassene:

$$\mathcal{X}_1 = \{1.3, 0.4, 1.4, 1.8, 1.2, 1.5, 1.4, 0.8, 1.1, 0.6\} \text{ fra } \omega_1,$$

$$\mathcal{X}_2 = \{3.4, 2.4, 2.5, 2.6, 1.6, 3.7, 3.2, 2.6, 3.7, 2.1\} \text{ fra } \omega_2.$$

Anta at klassene kan beskrives ved univariate normalfordelinger, som i oppg. 2b. Bruk treningssamplene til å estimere parametrene som inngår i hver av disse fordelingene, og vis at forventningsestimatene for de to klassene blir henholdsvis  $\mu_1 = 1.15$  og  $\mu_2 = 2.78$ , mens de tilhørende estimatene av standardavvikene blir  $\sigma_1 = 0.410$  og  $\sigma_2 = 0.663$ .

c) Konstruér deretter en toklasse diskriminantfunksjon for dette problemet, basert på minimum feilrateprinsippet. Hvilke estimater for á priorisannsynlighetene har du brukt her? Hva blir desisjonsgrensene?

d) Lag en skisse av de estimerte fordelingene og markér desisjonsgrensene og desisjonsregionene i figuren.

e) Bruk diskriminantfunksjonen til å klassifisere et ukjent objekt gitt ved egenskapen  $x_0 = 2.0$ .

#### Oppg. 4

Ikke-parametriske metoder

a) Beskriv tetthetsestimering og sett opp et estimat for tettheten i et vilkårlig punkt  $\vec{x}$  i egenskapsrommet basert på et treningssett med  $n$  sampler.

b) Uttrykk tetthetsestimatet ved hjelp av en generell vindufunksjon  $\varphi(\vec{u})$ , og gi eksempler på mulige funksjoner.

c) Bruk vindumetoden på det univariate toklasseproblemet i oppg. 3b, med en rektangulær vindufunksjon gitt ved:

$$\varphi(u) = \begin{cases} 1 & \text{hvis } |u| \leq \frac{1}{2} \\ 0 & \text{ellers,} \end{cases}$$

til å estimere tettheten i punktet  $x_0 = 2.0$  for hver av klassene, når lengden av vinduet (siden i vindufunksjonen) er satt til  $h = 1$ .

d) Bruk Bayes regel til å klassifisere et ukjent objekt med egenskapen  $x_0 = 2.0$  ved hjelp av disse estimatene, basert på minimum feilrateprinsippet.

e) Vis hvordan á posteriori sannsynlighet for klassene kan estimeres direkte ut fra estimatet i pkt. a, og bruk dette til å utlede *nærmeste-nabo regelen* (NNR) og *k-nærmeste-nabo regelen* (k-NNR).

f) Klassifisér det ukjente objektet med egenskapen  $x_0 = 2.0$  ved hjelp av NNR, og k-NNR med  $k = 3$ .

## Oppg. 5

### Trening av lineær diskriminantfunksjon

- a) Uttrykk en lineær toklasse diskriminantfunksjon ved *utvidet vektvektor* og *utvidet egenskapsvektor*.
- b) Forklar hva som menes med *lineær separabilitet*.
- c) Anta at man har et separabelt sett av sampler tilgjengelig for trening av vektvektoren i et éndimensjonalt klassifiseringsproblem. Lag en figur som viser samplene i det utvidede egenskapsrommet. Tegn også inn et separerende hyperplan (en rett linje i et todimensjonalt plott), den tilhørende løsningsvektoren og løsningsregionen.
- d) Forklar hvordan man kan bruke treningssettet til å komme frem til en slik løsningsvektor.
- e) Sett opp og begrunn *Perceptron kriteriet*.
- f) Utled *Perceptron algoritmen*.