## WSI für Informatik an der Karls-Eberhardt Universität Tübingen

# **Machine Learning**

### Übungsblatt 4

Lea Bey - Benjamin Çoban - Thomas Stüber

16. Juni 2017

### 4 Korrektur

#### Aufgabe 4.1.

Monotonie

c) wichtige Annahmen: gibt es eine Verteilung meiner Parameter? Unabhängigkeitsannahme. Annahme der parametrischen Form. d) Fehler: Basefehler: Wenn sich die Varianz überlappt, kann man nie perfekt entscheiden. Falsche parametrische Form, größerer Schätzfehler als minimal möglich.

#### Aufgabe 4.2.

Gegeben sind Ergebnisse  $x_1, ..., x_n$  von unabhängigen und identisch verteilten Zufallsvariablen  $X_1, ..., X_n$ . Ableiten, Kettenregel, Nullstellen berechnen.

$$\ln(p(x)) = bla + \frac{-(x-\mu)^2}{2\sigma^2}$$

$$\frac{d}{d\mu}\ln(p(\mu)) = \frac{x-\mu}{\sigma^2}$$

$$\sum \frac{x_i - \mu}{\sigma^2} = 0$$

$$\Rightarrow \sum x_i = n \cdot \hat{\mu}$$

Erste Aufgabe: Was ist der maxlikelihood Schätzer für  $\mu$  normalverteilt

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum x_i$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum (x_i - \hat{\mu})^2$$

 $\hat{\mu}$  als maximum, siehe analysis aus der Schule (Ableiten bla). Wollen ja

$$\begin{pmatrix} \mu \\ \sigma^2 \end{pmatrix} \to p(\mu, \sigma^2)$$

zu maximieren. Also: Gradient bilden (Mathe II)