

# ML 2 Exam SS18, Session 1

xxx

September 3, 2018

## Exercise 1: Multiple choice

- (1) What does CCA do?
  - Project two datapoints on the direction with highest covariance
  - Project one datapoint on the direction with highest covariance
  - ...
- (2) What is the weakest for the kernel formulation such that one class SVMs are equivalent (circle/hyperplane)?
  - $k(x_i, x_i) = 0$
  - $k(x_i, x_i) = \text{const}$
  - $k(x_i, x_j) = 0$
  - $k(x_i, x_j) = \text{const}$
- (3) Which equation is equal to the propability  $P(S_i = q_5 | S_k = q_3)$ 
  - ...
- (4) Bioinformatic kernel ( $k(x, x') = \sum_{m=1}^d \beta_m \sum_{n=1}^N I_{u_{m,n}(x)=u_{m,n}(x')}$ ) with  $d=1$ 
  - The kernel is more prone to overfitting than higher degree kernels
  - The kernel has more hyperparameters than higher degree kernels( $d \geq 1$ )
  - ...

## Exercise 2: Practical ML

- (a) Gezeigt wird ein Github Repository. Man soll sich einen Kernel überlegen, um verschiedene Repos anhand von unstructured text und Zahlen (Anzahl commits usw.) zu vergleichen.
- (b) Mit der gegebenen Gram Matrix soll nun das Ergebnis visualisiert werden. Welche Methode eignet sich und wie würde man vorgehen.

## Exercise 3: Markov Chains

Gegeben ist die Übergangsmatrix  $A$  einer Markovkette mit 3 "States", die von 3 Variablen abhängen, e.g.  $A_{11} = (1 - a)$

- (a) Für die durch A gegebene Markovkette bedingte Wahrscheinlichkeiten ausrechnen
- (b) Eine Folge von 10 "States" ist gegeben. Nun sollen mit der Maximum Likelihood Methode die optimalen Werte für die 3 Variablen ausgerechnet werden.
- (c) Jetzt Hidden Markov: Die Ereignisse sollen zyklisch sein, also alle 9 Schritte wieder auf einen bestimmten State kommen. Wie sollte so ein Modell aussehen.

## Exercise 4: One Class SVM

Gegeben ist die Lagrange-Funktion vom One Class SVM, und die Duale Version. Man soll beweisen, dass das Dual genau so aussieht. (Siehe VL7 Seite 17)

## Exercise 5: Programming

Gegeben ist die Dokumentation von `numpy.convolve` und `SVM.scipy`:

- (a) Man soll ausgehend von einem Datenvektor  $x$  die Gram-Matrix des convolution kernel  $k(x, x') = \|x * x'\|$  programmieren.
- (b) Nun soll man prüfen ob die Matrix psd ist (mit code)
- (c) Eine SVM mit diesem Kernel implementieren