

# 数理工学のすすめ

## 第3,4回「機械学習とその数理」レポート課題

2017-4-27

鈴木大慈

e-mail: taiji@mist.i.u-tokyo.ac.jp

以下の課題のうち、いずれか一つを解け。

課題1 1. 平均  $\mu \in \mathbb{R}$ , 分散  $\sigma^2 > 0$  の正規分布は次の確率密度関数を持つ分布と定義される:

$$p(x; \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right).$$

これが実際に平均  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  を持つことを示せ。ただし,  $p(x; \mu, \sigma^2)$  が確率密度関数であること ( $\int_{-\infty}^{\infty} p(x; \mu, \sigma^2) dx = 1$ ) は断りなしに用いてよい。

2.  $Y \in \mathbb{R}^n$ ,  $X \in \mathbb{R}^{n \times p}$ ,  $\epsilon \in \mathbb{R}^n$ ,  $\beta^* \in \mathbb{R}^p$  として, 線形回帰モデル

$$Y = X\beta^* + \epsilon$$

を考える。ここで,  $(\epsilon_i)_{i=1}^n$  は互いに独立で, それぞれ平均 0, 分散  $\sigma^2$  の確率変数であるとする。  $\beta^*$  の推定量  $\hat{\beta}$  に対して,

$$E_{\epsilon}[\|X\hat{\beta} - X\beta^*\|^2] = E_{\epsilon}[\|X\hat{\beta} - XE_{\epsilon}[\hat{\beta}]\|^2] + \|XE_{\epsilon}[\hat{\beta}] - X\beta^*\|^2$$

なるバイアス-バリエンス分解が可能であることを示し, リッジ回帰推定量に対してバイアス項とバリエンス項を評価せよ。特に, 正則化パラメータ  $\lambda$  が 0 または  $\infty$  の時にそれぞれどのような値になるか述べよ。

課題2 講義で扱ったリッジ回帰や他の機械学習手法を実際にデータに適用し, 過学習の現象を観察せよ。なお, データは人工データを用いても実データを用いても良い。

(参考: scikit-learn の例題 “Underfitting vs. Overfitting” <https://goo.gl/2GbrHg>)

課題3 機械学習および統計的データ解析の現実的な応用例について文献を調べてまとめよ。また, その応用例ではどのような数学が有用であるか考えを述べよ。ただし, 参考とした資料は明記すること。