

Machine Learning

Blatt 6

Markus Vieth

David Klopp

Christian Stricker

7. Juni 2016

Nr.1

$$\begin{aligned}
MSE(g_T(x_0)) &= Var(g_T(x_0)) + Bias(f(x_0)) \\
&= \mathbb{E}_T \left[(g_T(x_0) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0)))^2 \right] + (\mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - f(x_0))^2 \\
&= \mathbb{E}_T \left[(g_T(x_0) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0)))^2 \right] + 2 \underbrace{\mathbb{E}_T(g_T(x_0) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0)))}_{=\mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0))=0} (\mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - f(x_0)) \\
&\quad + (\mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - f(x_0))^2 \\
&= \mathbb{E}_T \left[(g_T(x_0) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0)))^2 \right] + 2 \mathbb{E}_T \left[\overbrace{(g_T(x_0) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0))) (\mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - f(x_0))}^{\textcircled{1}} \right] \\
&\quad + \mathbb{E}_T \left[\overbrace{(\mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - f(x_0))^2}^{\textcircled{2}} \right] \\
&= \mathbb{E}_T \left[(g_T(x_0) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0)))^2 + 2 ((g_T(x_0) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0))) (\mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - f(x_0))) \right. \\
&\quad \left. + (\mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - f(x_0))^2 \right] \\
&= \mathbb{E}_T \left[((g_T(x_0) - \mathbb{E}_T(g_T(x_0))) + \mathbb{E}_T(g_T(x_0)) - f(x_0))^2 \right] \\
&= \mathbb{E}_T \left[(g_T(x_0) - f(x_0))^2 \right]
\end{aligned}$$

q.e.d.

^①Konstant, kann also in den Erwartungswert gesetzt werden

^②Konstant, somit ist der Erwartungswert er selbst