

3.5

(x_n, t_n) : 学習例

r_n : 重み

重み付け = 乗誤差

$$E(w) = \sum_{n=1}^N r_n (w^T x_n - t_n)^2$$

(1)
$$R = \begin{pmatrix} r_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & r_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & r_N \end{pmatrix}$$

$$\frac{\partial E}{\partial w} = 0 \quad \text{if } w \text{ is found.}$$

$$\frac{\partial E}{\partial w} = \frac{\partial}{\partial w} \sum_{n=1}^N r_n (w^T x_n - t_n)^2$$

$$= \sum_{n=1}^N \frac{\partial}{\partial w} r_n (w^T x_n - t_n)^2$$

$$= \sum_{n=1}^N r_n \{ (w^T x_n)(w^T x_n) - 2 t_n w^T x_n + t_n^2 \}$$

$$= 2 \sum_{n=1}^N r_n (x_n w^T x_n - t_n x_n)$$

$$= 2 R \sum_{n=1}^N (x_n w^T x_n - t_n x_n)$$

∴ $X = \begin{pmatrix} x_1^T \\ x_2^T \\ \vdots \\ x_N^T \end{pmatrix}$ とおくと、

$$\sum_{n=1}^N x_n w^T x_n = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_N) \begin{pmatrix} w^T x_1 \\ w^T x_2 \\ \vdots \\ w^T x_N \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} x_1^T \\ x_2^T \\ \vdots \\ x_N^T \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_N \end{pmatrix} \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_N \end{pmatrix} = X^T X w$$

と表せる。

よて.

$$\frac{\partial F}{\partial \omega} = 2R \left\{ \left(\sum_{n=1}^N x_n \omega^T x_n \right) - \left(\sum_{n=1}^N t_n x_n \right) \right\}$$

$$= 2R \left\{ (X^T X \omega) - \sum_{n=1}^N t_n x_n \right\} = 0$$

ゆえに

$$R X^T X \omega = R \sum_{n=1}^N t_n x_n$$

両辺に左から $(R X^T X)^{-1}$ をかけ、 $((R X^T X)^{-1})$ は正則

$$\omega = (R X^T X)^{-1} R \sum_{n=1}^N t_n x_n = \left((r_1 x_1 \dots r_N x_N) \begin{pmatrix} x_1^T \\ \vdots \\ x_N^T \end{pmatrix} \right)^{-1} (r_1 x_1 \dots r_N x_N) \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_N \end{pmatrix}$$

(2)

r_n は「サンプリングの信頼性」を表す値とする。

サンプリングの信頼性とは、具体的に、volatile acidity などの特徴を計測するための器具の精度や、計測する人の熟練度・信頼性など指し、 r_n が高い場合、高品質なデータであるといえる。

... (a)

重みをつけた場合、精度が低い計測器具のデータ、未熟であったり、作業を真面目に行わない計測者のデータを、高精度な器具による計測データ、マラソン・真面目な計測者のデータと同等に扱ってしまうことになる。そのため、このような重みをつけることで、低品質のデータの影響を小さくし、高品質のデータがより近似に影響するようにできるというメリットが期待できる。

... (b)