

PRML 演習問題 1.11 1.20

mei

問題 1.11

1次元正規分布の μ と σ^2 の最尤解を求める

解答

正規分布から独立に生成されたスカラー変数のデータセット $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_N)^T$ があったとする。

この時対数尤度は

$$\ln p(\mathbf{x}|\mu, \sigma^2) = -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{n=1}^N (x_n - \mu)^2 - \frac{N}{2} \ln \sigma^2 - \frac{N}{2} \ln(2\pi)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial \mu} \ln p(\mathbf{x}|\mu, \sigma^2) &= -\frac{1}{\sigma^2} \sum_{n=1}^N (x_n - \mu) \\ &= 0 \end{aligned}$$

よって、

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^N (x_n - \mu) &= 0 \\ \mu &= \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N x_n \end{aligned}$$

となり、 μ の最尤解は標本平均と一致する

一方、分散については

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial \sigma^2} \ln p(\mathbf{x}|\mu, \sigma^2) &= \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{n=1}^N (x_n - \mu)^2 - \frac{N}{2} \frac{1}{\sigma^2} \\ &= 0 \end{aligned}$$

よって、

$$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N (x_n - \mu)^2$$

μ の最尤解を μ_{ML} と書くと

$$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N (x_n - \mu_{\text{ML}})^2$$

となり、 μ_{ML} は標本平均に一致したから、 σ^2 は標本平均に対する標本分散になる

問題 1.12

$$\mathbb{E}[x_n, x_m] = \mu^2 + I_{nm}\sigma^2$$

を示す。ただし x_n, x_m は平均 μ 、分散 σ^2 の正規分布から生成されたデータ点であり、 $I_{nm} = \delta_{nm}$ である

解答

(i) $n = m$ のとき

左辺は二次のモーメントであり、

$$\mathbb{E}[x_n^2] = \mu^2 + \sigma^2$$

となるので成立

(ii) $n = m$ のとき