演習問題 1.30

2 つのガウス分布 $p(x) = N(x \mid \mu, \sigma^2)$ と $q(x) = N(x \mid m, s^2)$ の間のカルバック-ライブラーダイバージェンス (1.113) を計算せよ。

[期待値]

ある関数 f(x) の確率分布 p(x) の下での平均値のこと。

$$E[f] = \int p(x) f(x) dx$$

... (1.34)

[ガウス分布]

$$N(x \mid \mu, \sigma^2) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} (x - \mu)^2\right\}$$
... (1.46)

[ガウス分布の平均]

$$E[x] = \int_{-\infty}^{\infty} \mathbf{N}(x \mid \mu, \sigma^2) x \, dx = \mu$$

$$\cdots (1.49)$$

$$E[x^{2}] = \int_{-\infty}^{\infty} N(x \mid \mu, \sigma^{2}) x^{2} dx = \mu^{2} + \sigma^{2}$$

... (1.50)

[カルバック – ライブラーダイバージェンス]

$$KL(p || q) = -\int p(\mathbf{x}) \ln q(\mathbf{x}) d\mathbf{x} - \left(-\int p(\mathbf{x}) \ln p(\mathbf{x}) d\mathbf{x}\right)$$
$$= -\int p(\mathbf{x}) \ln \left\{\frac{q(\mathbf{x})}{p(\mathbf{x})}\right\} d\mathbf{x}$$

... (1.113)

[解]

式 (1.113) より、2つのガウス分布 p(x), q(x) 間のカルバック - ライブラーダイバー ジェンスは、以下のように表される。

$$KL(p || q) = -\int p(x) \ln \left\{ \frac{q(x)}{p(x)} \right\} dx$$
$$= -\int N(x | \mu, \sigma^2) \ln \left\{ \frac{N(x | m, s^2)}{N(x | \mu, \sigma^2)} \right\} dx$$

₩

ここで、上記の式の対数部分について整理する。ガウス分布は、式 (1.46)で与えられるので、

$$\ln\left\{\frac{N(x \mid m, s^{2})}{N(x \mid \mu, \sigma^{2})}\right\}$$

$$= \ln\frac{1}{(2\pi s^{2})^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2s^{2}}(x-m)^{2}\right\} - \ln\frac{1}{(2\pi\sigma^{2})^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^{2}}(x-\mu)^{2}\right\}$$

$$= \left\{-\frac{1}{2}\ln 2\pi s^{2} - \frac{(x-m)^{2}}{2s^{2}}\right\} - \left\{-\frac{1}{2}\ln 2\pi\sigma^{2} - \frac{(x-\mu)^{2}}{2\sigma^{2}}\right\}$$

$$= \frac{1}{2}\left(\ln 2\pi\sigma^{2} - \ln 2\pi s^{2}\right) - \frac{(x-m)^{2}}{2s^{2}} + \frac{(x-\mu)^{2}}{2\sigma^{2}}$$

$$= \frac{1}{2}\ln\frac{\sigma^{2}}{s^{2}} - \frac{(x-m)^{2}}{2s^{2}} + \frac{(x-\mu)^{2}}{2\sigma^{2}}$$

$$= \ln\frac{\sigma}{s} - \frac{(x-m)^{2}}{2s^{2}} + \frac{(x-\mu)^{2}}{2\sigma^{2}}$$

··· ※※

のように整理できる。式 (1.113) で与えられるカルバック — ライブラーダイバージェンス $\mathrm{KL}(p \parallel q)$ は、確率分布 p(x) に基づく期待値としてみなすことができるので、その期待値を $\mathrm{E}_p[\cdot]$ とすると、式 (1.34) より、式 (1.113) は期待値 $\mathrm{E}_p[\cdot]$ を用いて、

$$KL(p || q) = -\int p(x) \ln \left\{ \frac{q(x)}{p(x)} \right\} dx$$
$$= -E_p \left[\ln \frac{q(x)}{p(x)} \right]$$

と書き直すことができ、さらに式※※より、

$$= -E_{p} \left[\ln \frac{\sigma}{s} - \frac{(x-m)^{2}}{2s^{2}} + \frac{(x-\mu)^{2}}{2\sigma^{2}} \right]$$

$$= -E_{p} \left[\ln \frac{\sigma}{s} \right] + E_{p} \left[\frac{(x-m)^{2}}{2s^{2}} \right] - E_{p} \left[\frac{(x-\mu)^{2}}{2\sigma^{2}} \right]$$

··· *******

と書き直せる。上記の式の第一項については、x に関する項を含まないので、

$$E_p\left[\ln\frac{\sigma}{s}\right] = \ln\frac{\sigma}{s}$$

となり、第二項については、

$$E_p\left[\begin{array}{c} (x-m)^2 \\ \hline 2s^2 \end{array}\right] = \frac{E_p[x^2] - 2m E_p[x] + m^2}{2s^2}$$

より、ここでガウス分布の 1 次と 2 次のモーメントは、式 (1.49), (1.50) で与えられるから、上記の式は、

$$=\frac{(\mu^2+\sigma^2)-2m\cdot\mu+m^2}{2s^2}=\frac{\sigma^2+(\mu-m)^2}{2s^2}$$

となり、第三項についても同じようにして、

$$E_{p}\left[\begin{array}{c} (x-\mu)^{2} \\ \hline 2\sigma^{2} \end{array}\right] = \frac{E_{p}[x^{2}] - 2\mu E_{p}[x] + \mu^{2}}{2\sigma^{2}}$$

より、ここでガウス分布の 1 次と 2 次のモーメントは、式 (1.49), (1.50) で与えられるから、上記の式は、

$$= \frac{(\mu^2 + \sigma^2) - 2\mu \cdot \mu + \mu^2}{2\sigma^2} = \frac{1}{2}$$

となるので、最終的に式※※※は、

$$= -\ln\frac{\sigma}{s} + \frac{\sigma^2 + (\mu - m)^2}{2s^2} - \frac{1}{2}$$
$$= \ln\frac{s}{\sigma} + \frac{\sigma^2 + (\mu - m)^2}{2s^2} - \frac{1}{2}$$

となる。以上より、2 つのガウス分布 $p(x)=N(x|\mu,\sigma^2)$ と $q(x)=N(x|\mu,s^2)$ の間のカルバック — ライブラーダイバージェンス $\mathrm{KL}(p\|q)$ は、

KL
$$(p \parallel q) = \ln \frac{s}{\sigma} + \frac{\sigma^2 + (\mu - m)^2}{2s^2} - \frac{1}{2}$$

となることがわかる。