

パターン認識と機械学習

2.2.1 ディリクレ分布

茂木 哲矢

2008年6月6日

ディリクレ分布

- ▶ ディリクレ分布
多項分布をベイズ主義的に扱う。
→ 事前分布を導入する。
- ▶ 事前分布
 - ▶ 事前分布は共役分布を考える。
 - ▶ 多項分布

$$\text{Mult}(m_1, m_2, \dots, m_K | \boldsymbol{\mu}, N) = \frac{N!}{m_1! m_2! \dots m_K!} \prod_{k=1}^K \mu_k^{m_k}$$

より,

$$p(\boldsymbol{\mu} | \boldsymbol{\alpha}) \propto \prod_{k=1}^K \mu_k^{\alpha_k - 1}$$

共役分布の正規化

ディリクレ分布

$$Dir(\boldsymbol{\mu}|\boldsymbol{\alpha}) = \frac{\Gamma(\alpha_0)}{\Gamma(\alpha_1) \cdots \Gamma(\alpha_K)} \prod_{k=1}^K \mu_k^{\alpha_k-1}$$

$$\alpha_0 = \sum_{k=1}^K \alpha_k$$

事後分布

▶ 事後分布¹

$$p(\boldsymbol{\mu}|D, \boldsymbol{\alpha}) \propto \prod_{k=1}^K \mu_k^{\alpha_k + m_k - 1}$$

▶ 正規化

$$Dir(\boldsymbol{\mu}|\boldsymbol{\alpha} + \boldsymbol{m}) = \frac{\Gamma(\alpha_0 + N)}{\Gamma(\alpha_1 + m_1) \cdots \Gamma(\alpha_K + m_K)} \prod_{k=1}^K \mu_k^{\alpha_k + m_k - 1}$$

→ 事後分布もディリクレ分布

→ 多項分布の共役分布になっている

¹ベイズの定理より，事後分布 \propto 尤度関数 \times 事前分布

2 値状態をとる量のモデル化

▶ 二項分布

$$Bin(m|N, \mu) = \frac{N!}{(N-m)!m!} \mu^m (1-\mu)^{N-m}$$

▶ K=2 の多項分布

$$Mult(m_1, m_2 | \boldsymbol{\mu}, N) = \frac{N!}{m_1!m_2!} \prod_{k=1}^2 \mu_k^{m_k}$$

$\sum_{k=1}^2 m_k = N, m_1$ をとる確率を μ とすると

$$Mult(m_1, m_2 | \boldsymbol{\mu}, N) = \frac{N!}{m_1!(N-m_1)!} \mu^{m_1} (1-\mu)^{N-m_1}$$