

確率分布と共役事前分布

1 確率分布

1.1 ベルヌーイ分布 (Bernoulli)

$$\text{Bern}(x|\mu) = \mu^x (1 - \mu)^{1-x} \quad (1)$$

ただし,

$$x \in \{0, 1\}, \quad \mu \in [0, 1]$$

1.2 二項分布 (Binomial)

$$\text{Bin}(m|\pi, N) = \frac{N!}{m!(N-m)!} \pi^m (1 - \pi)^{N-m} \quad (2)$$

$$\propto \pi^m (1 - \pi)^{N-m} \quad (3)$$

ただし,

$$m \in \{0, \dots, N\}, \quad \mu \in [0, 1]$$

1.3 ポアソン分布 (Poisson)

$$\text{Po}(x|\lambda) = \frac{\lambda^x}{x!} \exp(-\lambda) \quad (4)$$

$$\propto \lambda^x \exp(-\lambda) \quad (5)$$

1.4 カテゴリーカル分布 (Categorical)

$$\text{Cat}(\mathbf{x}|\boldsymbol{\pi}) = \prod_{k=1}^K \pi_k^{x_k} \quad (6)$$

ただし,

$$x_k \in \{0, 1\}, \quad \sum_{k=1}^K x_k = 1, \quad \sum_{k=1}^K \pi_k = 1$$

1.5 多項分布 (Multinomial)

$$\text{Multi}(\boldsymbol{m}|\boldsymbol{\pi}, N) = \frac{N!}{m_1! \cdots m_K!} \prod_{k=1}^K \pi_k^{m_k} \quad (7)$$

$$\stackrel{\pi}{\propto} \prod_{k=1}^K \pi_k^{m_k} \quad (8)$$

ただし,

$$N = \sum_{k=1}^K m_k, \quad \sum_{k=1}^K \pi_k = 1$$

1.6 ベータ分布 (Beta)

$$\text{Beta}(\pi|a, b) = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \pi^{a-1} (1-\pi)^{b-1} \quad (9)$$

$$\stackrel{\pi}{\propto} \pi^{a-1} (1-\pi)^{b-1} \quad (10)$$

ただし,

$$\pi \in [0, 1], \quad a, b > 0$$

1.7 ディリクレ分布 (Dirichlet)

$$\text{Dir}(\boldsymbol{\pi}|\boldsymbol{\alpha}) = \frac{\Gamma(\sum_{k=1}^K \alpha_k)}{\Gamma(\alpha_1) \cdots \Gamma(\alpha_K)} \prod_{k=1}^K \pi_k^{\alpha_k-1} \quad (11)$$

$$\stackrel{\pi}{\propto} \prod_{k=1}^K \pi_k^{\alpha_k-1} \quad (12)$$

ただし,

$$\sum_{k=1}^K \mu_k = 1, \quad \alpha_k > 0$$

1.8 ガウス分布 (Normal)

$$\mathcal{N}(x|\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) \quad (13)$$

ただし,

$$\sigma^2 > 0$$

1.9 多変量ガウス分布 (Multivariate normal)

$$\mathcal{N}(\mathbf{x}|\boldsymbol{\mu}, \Sigma) = (2\pi)^{-\frac{D}{2}} |\Sigma|^{-\frac{1}{2}} \exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right) \quad (14)$$

$$\underset{\propto}{\mu} \exp\left(-\frac{1}{2}(\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x})\right) \quad (15)$$

$$\underset{\propto}{(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)} |\Sigma|^{-\frac{1}{2}} \exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right) \quad (16)$$

$$\underset{\propto}{(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)} |\Sigma|^{-\frac{1}{2}} \exp\left(-\frac{1}{2}(\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x} + \mathbf{x}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x})\right) \quad (17)$$

$$\underset{\propto}{\mathbf{x}} \exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x})\right) \quad (18)$$

1.10 ガンマ分布 (Gamma)

$$\Gamma(\lambda|a, b) = \frac{b^a}{\Gamma(a)} \lambda^{a-1} \exp(-b\lambda) \quad (19)$$

$$\underset{\propto}{\lambda} \lambda^{a-1} \exp(-b\lambda) \quad (20)$$

ただし,

$$a > 0, \quad b > 0$$

1.11 逆ウィシャート分布 (Inverse Wishart)

$$\mathcal{IW}(\Sigma|\Psi, \nu) = \frac{|\Sigma|^{-\frac{\nu+D+1}{2}} \exp\left(-\frac{1}{2}\text{tr}(\Psi\Sigma^{-1})\right)}{c_D(\nu)|\Psi|^{-\frac{\nu}{2}}} \quad (21)$$

$$\underset{\propto}{\Sigma} |\Sigma|^{-\frac{\nu+D+1}{2}} \exp\left(-\frac{1}{2}\text{tr}(\Psi\Sigma^{-1})\right) \quad (22)$$

ただし,

$$c_D(\nu) = 2^{\frac{D\nu}{2}} \Gamma_D\left(\frac{\nu}{2}\right)$$

$$\Gamma_D(\nu) = \pi^{\frac{D(D-1)}{4}} \prod_{i=1}^D \Gamma\left(\frac{\nu + (1-i)}{2}\right)$$

また, D は次元数, ν は自由度を示し, $D \leq \nu$ を満たす. Ψ は, $D \times D$ の対称行列である.

1.12 正規逆ウィシャート分布 (Normal-inverse-Wishart)

$$\mathcal{NIW}(\boldsymbol{\mu}, \Sigma | \boldsymbol{\mu}_0, \lambda_0, \Psi_0, \nu_0) = \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu} | \boldsymbol{\mu}_0, \frac{1}{\lambda_0} \Sigma) \mathcal{IW}(\Sigma | \Psi_0, \nu_0) \quad (23)$$

$$\begin{aligned} \frac{\boldsymbol{\mu}, \Sigma}{\propto} & |\Sigma|^{-\frac{1}{2}} \exp \left(-\frac{\lambda_0}{2} (\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)^T \Sigma^{-1} (\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0) \right) \\ & \times |\Sigma|^{-\frac{\nu_0 + D + 1}{2}} \exp \left(-\frac{1}{2} \text{tr}(\Psi_0 \Sigma^{-1}) \right) \end{aligned} \quad (24)$$

$$\frac{\boldsymbol{\mu}, \Sigma}{\propto} |\Sigma|^{-\frac{\nu_0 + D + 2}{2}} \exp \left(-\frac{\lambda_0}{2} \left(\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2 \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}_0 + \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \right) \right) \quad (25)$$

2 多項分布とディリクレ分布

$$\text{Multi}(\boldsymbol{m} | \boldsymbol{\mu}, N) \times \text{Dir}(\boldsymbol{\mu} | \boldsymbol{\alpha}) \propto \prod_{k=1}^K \mu_k^{m_k} \times \prod_{k=1}^K \mu_k^{\alpha_k - 1} \quad (26)$$

$$= \prod_{k=1}^K \mu_k^{(m_k + \alpha_k) - 1} \quad (27)$$

$$\propto \text{Dir}(\boldsymbol{\mu} | \boldsymbol{m} + \boldsymbol{\alpha}) \quad (28)$$

よって,

$$\text{Multi}(\boldsymbol{m} | \boldsymbol{\mu}, N) \times \text{Dir}(\boldsymbol{\mu} | \boldsymbol{\alpha}) \propto \text{Dir}(\boldsymbol{\mu} | \boldsymbol{m} + \boldsymbol{\alpha}) \quad (29)$$

3 多変量ガウス分布と多変量ガウス分布 (平均)

分散共分散行列は固定された状態であることに注意する.

$$\begin{aligned} \mathcal{N}(\boldsymbol{x} | \boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu} | \boldsymbol{c}, X) & \propto \exp \left(-\frac{1}{2} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}) \right) \times \exp \left(-\frac{1}{2} (\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{c})^T X^{-1} (\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{c}) \right) \\ & = \exp \left(-\frac{1}{2} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}) - \frac{1}{2} (\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{c})^T X^{-1} (\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{c}) \right) \end{aligned} \quad (30)$$

$$= \exp \left(-\frac{1}{2} \left\{ (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{\mu}) + (\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{c})^T X^{-1} (\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{c}) \right\} \right) \quad (31)$$

ここで, \exp の中カッコ $\{\cdot\}$ に囲まれた部分について考えると,

$$\{\cdot\} = \left\{ (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) + (\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c})^T X^{-1} (\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c}) \right\} \quad (32)$$

$$= (\mathbf{x}^T - \boldsymbol{\mu}^T) \Sigma^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) + (\boldsymbol{\mu}^T - \mathbf{c}^T) X^{-1} (\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c}) \quad (33)$$

$$= \mathbf{x}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x} - \mathbf{x}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x} + \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} \\ + \boldsymbol{\mu}^T X^{-1} \boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}^T X^{-1} \mathbf{c} - \mathbf{c}^T X^{-1} \boldsymbol{\mu} + \mathbf{c}^T X^{-1} \mathbf{c} \quad (34)$$

$$= \mathbf{x}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x} + \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} \\ + \boldsymbol{\mu}^T X^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T X^{-1} \mathbf{c} + \mathbf{c}^T X^{-1} \mathbf{c} \quad (35)$$

$$= \boldsymbol{\mu}^T (\Sigma^{-1} + X^{-1}) \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T (\Sigma^{-1} \mathbf{x} + X^{-1} \mathbf{c}) + (\mathbf{x}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x} + \mathbf{c}^T X^{-1} \mathbf{c}) \quad (36)$$

ここで, これが多変量ガウス分布 $\mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}|\hat{\mathbf{c}}, \hat{X})$ に従うとすると,

$$\mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}|\hat{\mathbf{c}}, \hat{X}) \propto \exp \left(-\frac{1}{2} \left\{ (\boldsymbol{\mu} - \hat{\mathbf{c}})^T \hat{X}^{-1} (\boldsymbol{\mu} - \hat{\mathbf{c}}) \right\} \right) \quad (37)$$

先と同様に $\{\cdot\}$ の部分について考えると

$$\{\cdot\} = \left\{ (\boldsymbol{\mu} - \hat{\mathbf{c}})^T \hat{X}^{-1} (\boldsymbol{\mu} - \hat{\mathbf{c}}) \right\} \quad (38)$$

$$= \boldsymbol{\mu}^T \hat{X}^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \hat{X}^{-1} \hat{\mathbf{c}} + \hat{\mathbf{c}}^T \hat{X}^{-1} \hat{\mathbf{c}} \quad (39)$$

ここで, 式を見比べると,

$$\hat{X}^{-1} = \Sigma^{-1} + X^{-1} \quad (40)$$

$$\hat{X}^{-1} \hat{\mathbf{c}} = \Sigma^{-1} \mathbf{x} + X^{-1} \mathbf{c} \quad (41)$$

より,

$$\hat{X} = \{\Sigma^{-1} + X^{-1}\}^{-1} \quad (42)$$

$$= \Sigma (\Sigma + X)^{-1} X \quad (43)$$

$$= X (\Sigma + X)^{-1} \Sigma \quad (44)$$

$$\hat{\mathbf{c}} = \hat{X} (\Sigma^{-1} \mathbf{x} + X^{-1} \mathbf{c}) \quad (45)$$

$$= X (\Sigma + X)^{-1} \mathbf{x} + \Sigma (\Sigma + X)^{-1} \mathbf{c} \quad (46)$$

よって,

$$\mathcal{N}(\mathbf{x}|\boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}|\mathbf{c}, X) \propto \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}|\hat{\mathbf{c}}, \hat{X}) \quad (47)$$

ただし,

$$\hat{X} = \{\Sigma^{-1} + X^{-1}\}^{-1} \quad (48)$$

$$= \Sigma(\Sigma + X)^{-1} X \quad (49)$$

$$= X(\Sigma + X)^{-1} \Sigma \quad (50)$$

$$\hat{\mathbf{c}} = \hat{X}(\Sigma^{-1}\mathbf{x} + X^{-1}\mathbf{c}) \quad (51)$$

$$= X(\Sigma + X)^{-1}\mathbf{x} + \Sigma(\Sigma + X)^{-1}\mathbf{c} \quad (52)$$

4 多変量ガウス分布と逆ウィシャート分布 (分散共分散)

平均は固定された状態であることに注意する.

$$\begin{aligned} \mathcal{N}(\mathbf{x}|\boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{IW}(\Sigma|X, p, n) &\propto |\Sigma|^{-\frac{1}{2}} \exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right) \\ &\times |\Sigma|^{-\frac{n+p+1}{2}} \exp\left(-\frac{1}{2}\text{tr}(X\Sigma^{-1})\right) \end{aligned} \quad (53)$$

$$\begin{aligned} &= |\Sigma|^{-\frac{(n+1)+p+1}{2}} \\ &\times \exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) - \frac{1}{2}\text{tr}(X\Sigma^{-1})\right) \end{aligned} \quad (54)$$

$$\begin{aligned} &= |\Sigma|^{-\frac{(n+1)+p+1}{2}} \\ &\times \exp\left(-\frac{1}{2}\left\{(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) + \text{tr}(X\Sigma^{-1})\right\}\right) \end{aligned} \quad (55)$$

$$\begin{aligned} &= |\Sigma|^{-\frac{(n+1)+p+1}{2}} \\ &\times \exp\left(-\frac{1}{2}\left\{\text{tr}\left((\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right) + \text{tr}(X\Sigma^{-1})\right\}\right) \end{aligned} \quad (56)$$

$$\begin{aligned} &= |\Sigma|^{-\frac{(n+1)+p+1}{2}} \\ &\times \exp\left(-\frac{1}{2}\left\{\text{tr}\left((\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1}\right) + \text{tr}(X\Sigma^{-1})\right\}\right) \end{aligned} \quad (57)$$

$$\begin{aligned} &= |\Sigma|^{-\frac{(n+1)+p+1}{2}} \\ &\times \exp\left(-\frac{1}{2}\text{tr}\left\{(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} + X\Sigma^{-1}\right\}\right) \end{aligned} \quad (58)$$

$$\begin{aligned} &= |\Sigma|^{-\frac{(n+1)+p+1}{2}} \\ &\times \exp\left(-\frac{1}{2}\text{tr}\left\{\left((\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T + X\right)\Sigma^{-1}\right\}\right) \end{aligned} \quad (59)$$

$$\propto \mathcal{IW}\left(\Sigma \mid (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T + X, p, n+1\right) \quad (60)$$

よって

$$\mathcal{N}(\mathbf{x}|\boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{IW}(\Sigma|X, p, n) \propto \mathcal{IW}(\Sigma|\hat{X}, p, \hat{n}) \quad (61)$$

ただし

$$\hat{X} = (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T + X \quad (62)$$

$$\hat{n} = n + 1 \quad (63)$$

5 多点多変量ガウス分布と多変量ガウス分布 (平均)

分散共分散行列は固定された状態であることに注意する.

$$\begin{aligned} \prod_{n=1}^N \mathcal{N}(\mathbf{x}_n|\boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}|\mathbf{c}, X) &\propto \prod_{n=1}^N \exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})\right) \times \exp\left(-\frac{1}{2}(\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c})^T X^{-1}(\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c})\right) \\ &= \exp\left(-\frac{1}{2}\left\{\sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) + (\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c})^T X^{-1}(\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c})\right\}\right) \end{aligned} \quad (64)$$

ここで, \exp の中カッコ $\{\cdot\}$ に囲まれた部分について考えると,

$$\{\cdot\} = \left\{\sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) + (\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c})^T X^{-1}(\boldsymbol{\mu} - \mathbf{c})\right\} \quad (65)$$

$$= \boldsymbol{\mu}^T \left(\sum_{n=1}^N \Sigma^{-1} + X^{-1}\right) \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \left(\sum_{n=1}^N \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n + X^{-1} \mathbf{c}\right) + Const \quad (66)$$

$$= \boldsymbol{\mu}^T (N\Sigma^{-1} + X^{-1}) \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \left(\Sigma^{-1} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n) + X^{-1} \mathbf{c}\right) + Const \quad (67)$$

ここで, これが多変量ガウス分布 $\mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}|\hat{\mathbf{c}}, \hat{X})$ に従うとすると,

$$\mathcal{N}(\boldsymbol{\mu}|\hat{\mathbf{c}}, \hat{X}) \propto \exp\left(-\frac{1}{2}\left\{(\boldsymbol{\mu} - \hat{\mathbf{c}})^T \hat{X}^{-1}(\boldsymbol{\mu} - \hat{\mathbf{c}})\right\}\right) \quad (68)$$

先と同様に $\{\cdot\}$ の部分について考えると

$$\{\cdot\} = \left\{(\boldsymbol{\mu} - \hat{\mathbf{c}})^T \hat{X}^{-1}(\boldsymbol{\mu} - \hat{\mathbf{c}})\right\} \quad (69)$$

$$= \boldsymbol{\mu}^T \hat{X}^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \hat{X}^{-1} \hat{\mathbf{c}} + Const \quad (70)$$

ここで, 式を見比べると,

$$\hat{X}^{-1} = N\Sigma^{-1} + X^{-1} \quad (71)$$

$$\hat{X}^{-1} \hat{\mathbf{c}} = \Sigma^{-1} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n) + X^{-1} \mathbf{c} \quad (72)$$

より,

$$\hat{X} = (N\Sigma^{-1} + X^{-1})^{-1} \quad (73)$$

$$\hat{\mathbf{c}} = \hat{X} \left(\Sigma^{-1} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n) + X^{-1} \mathbf{c} \right) \quad (74)$$

$$= (N\Sigma^{-1} + X^{-1})^{-1} \left(\Sigma^{-1} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n) + X^{-1} \mathbf{c} \right) \quad (75)$$

よって,

$$\prod_{n=1}^N \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu} | \mathbf{c}, X) \propto \mathcal{N}(\boldsymbol{\mu} | \hat{\mathbf{c}}, \hat{X}) \quad (76)$$

ただし,

$$\hat{X} = (N\Sigma^{-1} + X^{-1})^{-1} \quad (77)$$

$$\hat{\mathbf{c}} = \hat{X} \left(\Sigma^{-1} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n) + X^{-1} \mathbf{c} \right) \quad (78)$$

$$= (N\Sigma^{-1} + X^{-1})^{-1} \left(\Sigma^{-1} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n) + X^{-1} \mathbf{c} \right) \quad (79)$$

6 多点多変量ガウス分布と逆ウィシャート分布 (分散共分散)

平均は固定された状態であることに注意する.

$$\begin{aligned} \prod_{n=1}^N \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{IW}(\Sigma | X, p, n) &\propto |\Sigma|^{-\frac{N}{2}} \exp \left(-\frac{1}{2} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \right) \\ &\times |\Sigma|^{-\frac{n+p+1}{2}} \exp \left(-\frac{1}{2} \text{tr}(X \Sigma^{-1}) \right) \end{aligned} \quad (80)$$

$$\begin{aligned} &= |\Sigma|^{-\frac{(n+N)+p+1}{2}} \\ &\times \exp \left(-\frac{1}{2} \text{tr} \left\{ \left(\sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T + X \right) \Sigma^{-1} \right\} \right) \\ &\propto \mathcal{IW} \left(\Sigma \left| \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T + X, p, n + N \right. \right) \end{aligned} \quad (81)$$

よって

$$\prod_{n=1}^N \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{IW}(\Sigma | X, p, n) \propto \mathcal{IW}(\Sigma | \hat{X}, p, \hat{n}) \quad (82)$$

ただし

$$\hat{X} = \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T + X \quad (83)$$

$$\hat{n} = n + N \quad (84)$$

7 多点多変量ガウス分布と正規逆ウィシャート分布

$$\prod_{n=1}^N \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{NIW}(\boldsymbol{\mu}, \Sigma | \boldsymbol{\mu}_0, \lambda_0, \Psi_0, \nu_0) \quad (85)$$

$$\begin{aligned} \mu, \Sigma_{\propto} \prod_{n=1}^N |\Sigma|^{-\frac{1}{2}} \exp \left(-\frac{1}{2} (\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n + \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n) \right) \\ \times |\Sigma|^{-\frac{\nu_0 + D + 2}{2}} \exp \left(-\frac{\lambda_0}{2} \left(\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}_0 + \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \right) \right) \end{aligned} \quad (86)$$

$$\begin{aligned} \mu, \Sigma_{\propto} |\Sigma|^{-\frac{N}{2}} \exp \left(-\frac{1}{2} \sum_{n=1}^N (\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n + \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n) \right) \\ \times |\Sigma|^{-\frac{\nu_0 + D + 2}{2}} \exp \left(-\frac{\lambda_0}{2} \left(\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}_0 + \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \right) \right) \end{aligned} \quad (87)$$

$$\begin{aligned} \mu, \Sigma_{\propto} |\Sigma|^{-\frac{N}{2}} \exp \left(-\frac{1}{2} \left(N \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2N \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \bar{\mathbf{x}} + \sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n \right) \right) \\ \times |\Sigma|^{-\frac{\nu_0 + D + 2}{2}} \exp \left(-\frac{\lambda_0}{2} \left(\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}_0 + \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \right) \right) \end{aligned} \quad (88)$$

この時、 $\bar{\mathbf{x}}$ は以下の式で定義される。

$$\bar{\mathbf{x}} = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \quad (89)$$

ここで、 $|\Sigma|$ の部分についてみると、

$$|\Sigma|^{-\frac{N}{2}} \times |\Sigma|^{-\frac{\nu_0 + D + 2}{2}} = |\Sigma|^{-\frac{(N + \nu_0) + D + 2}{2}} \quad (90)$$

であることが分かる。次に、 $\boldsymbol{\mu}$ に関する式を確認すると、

$$\exp \left(-\frac{1}{2} (N \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2N \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \bar{\mathbf{x}}) \right) \times \exp \left(-\frac{\lambda_0}{2} (\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}_0) \right) \quad (91)$$

$$= \exp \left(-\frac{1}{2} (N \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2N \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \bar{\mathbf{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2\lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}_0) \right) \quad (92)$$

$$= \exp \left(-\frac{1}{2} ((N + \lambda_0) \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2 \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} (N \cdot \bar{\mathbf{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0)) \right) \quad (93)$$

$$= \exp \left(-\frac{N + \lambda_0}{2} \left(\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2 \cdot \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \left(\frac{N \cdot \bar{\mathbf{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0}{N + \lambda_0} \right) \right) \right) \quad (94)$$

となる。最後に、残った項 ($\boldsymbol{\mu}$ の 0 次の項) について考えると、

$$\exp \left(-\frac{1}{2} \sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n \right) \times \exp \left(-\frac{\lambda_0}{2} \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \right) \quad (95)$$

$$= \exp \left(-\frac{1}{2} \left(\sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n + \lambda_0 \cdot \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \right) \right) \quad (96)$$

となる。簡単のために、 $\exp(-\frac{1}{2}(\cdot))$ の中についてのみ計算すると、

$$\sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n + \lambda_0 \cdot \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \quad (97)$$

$$= \sum_{n=1}^N \text{tr} (\mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} \mathbf{x}_n) + \lambda_0 \cdot \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \quad (98)$$

$$= \sum_{n=1}^N \text{tr} (\mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1}) + \lambda_0 \cdot \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \quad (99)$$

$$= \text{tr} \left(\sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} \right) + \lambda_0 \cdot \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \quad (100)$$

$$= \text{tr} \left(\sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T \Sigma^{-1} + \lambda_0 \left(\boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \frac{1}{\lambda_0} \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \quad (101)$$

$$= \text{tr} \left(\left(\sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \quad (102)$$

$$= \text{tr} \left(\left(\sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}})(\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}})^T + N \cdot \bar{\mathbf{x}} \bar{\mathbf{x}}^T + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \Psi_0 \right) \Sigma^{-1} \right) \quad (103)$$

ここで、

$$\sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}})(\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}})^T = \sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T - \sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \bar{\mathbf{x}}^T - \sum_{n=1}^N \bar{\mathbf{x}} \mathbf{x}_n^T + \sum_{n=1}^N \bar{\mathbf{x}} \bar{\mathbf{x}}^T \quad (104)$$

$$= \sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T - N \cdot \bar{\mathbf{x}} \bar{\mathbf{x}}^T - N \cdot \bar{\mathbf{x}} \bar{\mathbf{x}}^T + N \cdot \bar{\mathbf{x}} \bar{\mathbf{x}}^T \quad (105)$$

$$= \sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T - N \cdot \bar{\mathbf{x}} \bar{\mathbf{x}}^T \quad (106)$$

より、

$$\sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T = \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}})(\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}})^T + N \cdot \bar{\mathbf{x}} \bar{\mathbf{x}}^T \quad (107)$$

を用いた。ここで、ここまでで求めた数式が最終的に \mathcal{NIW} 分布になるには、パラメータを $\boldsymbol{\mu}^*, \lambda^*, \Psi^*, \nu^*$ とすると、

$$\mathcal{NIW}(\boldsymbol{\mu}, \Sigma | \boldsymbol{\mu}^*, \lambda^*, \Psi^*, \nu^*)$$

$$\mu_{\Sigma}^{\nu^*} \propto |\Sigma|^{-\frac{\nu^*+D+2}{2}} \exp \left(-\frac{\lambda^*}{2} \left(\boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - 2 \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}^* + \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}^* \boldsymbol{\mu}^{*T} + \frac{1}{\lambda^*} \Psi^* \right) \Sigma^{-1} \right) \right) \right) \quad (108)$$

これらを用いて、式 (108) と式 (94) を比べて、

$$\nu^* = N + \nu_0 \quad (109)$$

$$\lambda^* = N + \lambda_0 \quad (110)$$

$$\boldsymbol{\mu}^* = \frac{N \cdot \bar{\boldsymbol{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0}{N + \lambda_0} \quad (111)$$

が分かる。また、 $\boldsymbol{\mu}$ の 0 次の項については、式 (108) の対応する部分を少し変形し、

$$\lambda^* \cdot \text{tr} \left(\left(\boldsymbol{\mu}^* \boldsymbol{\mu}^{*T} + \frac{1}{\lambda^*} \Psi^* \right) \Sigma^{-1} \right) = \text{tr} \left(\left(\lambda^* \cdot \boldsymbol{\mu}^* \boldsymbol{\mu}^{*T} + \Psi^* \right) \Sigma^{-1} \right) \quad (112)$$

としたうえで、式 (103) と比較し、

$$\lambda^* \cdot \boldsymbol{\mu}^* \boldsymbol{\mu}^{*T} + \Psi^* = \sum_{n=1}^N (\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})(\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})^T + N \cdot \bar{\boldsymbol{x}} \bar{\boldsymbol{x}}^T + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \Psi_0 \quad (113)$$

$$\Psi^* = \sum_{n=1}^N (\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})(\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})^T + N \cdot \bar{\boldsymbol{x}} \bar{\boldsymbol{x}}^T + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \Psi_0 - \lambda^* \cdot \boldsymbol{\mu}^* \boldsymbol{\mu}^{*T} \quad (114)$$

また、 $\lambda^* \cdot \boldsymbol{\mu}^* \boldsymbol{\mu}^{*T}$ はそれぞれ $\lambda^*, \boldsymbol{\mu}^*$ が既に分かっているので、

$$\lambda^* \cdot \boldsymbol{\mu}^* \boldsymbol{\mu}^{*T} = (N + \lambda_0) \cdot \left(\frac{N \cdot \bar{\boldsymbol{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0}{N + \lambda_0} \right) \left(\frac{N \cdot \bar{\boldsymbol{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0}{N + \lambda_0} \right)^T \quad (115)$$

$$= \frac{1}{N + \lambda_0} (N \cdot \bar{\boldsymbol{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0) (N \cdot \bar{\boldsymbol{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0)^T \quad (116)$$

$$= \frac{1}{N + \lambda_0} (N^2 \cdot \bar{\boldsymbol{x}} \bar{\boldsymbol{x}}^T + N \lambda_0 \cdot \bar{\boldsymbol{x}} \boldsymbol{\mu}_0^T + N \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \bar{\boldsymbol{x}}^T + \lambda_0^2 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T) \quad (117)$$

となる。よって、

$$\begin{aligned} \Psi^* &= \sum_{n=1}^N (\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})(\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})^T + N \cdot \bar{\boldsymbol{x}} \bar{\boldsymbol{x}}^T + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T + \Psi_0 \\ &\quad - \frac{1}{N + \lambda_0} (N^2 \cdot \bar{\boldsymbol{x}} \bar{\boldsymbol{x}}^T + N \lambda_0 \cdot \bar{\boldsymbol{x}} \boldsymbol{\mu}_0^T + N \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \bar{\boldsymbol{x}}^T + \lambda_0^2 \cdot \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T) \end{aligned} \quad (118)$$

$$\begin{aligned} &= \sum_{n=1}^N (\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})(\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})^T + \Psi_0 + \left(\frac{N^2 + N \lambda_0 - N^2}{N + \lambda_0} \right) \bar{\boldsymbol{x}} \bar{\boldsymbol{x}}^T \\ &\quad + \left(\frac{N \lambda_0 + \lambda_0^2 - \lambda_0^2}{N + \lambda_0} \right) \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T - \left(\frac{N \lambda_0}{N + \lambda_0} \right) (\bar{\boldsymbol{x}} \boldsymbol{\mu}_0^T + \boldsymbol{\mu}_0 \bar{\boldsymbol{x}}^T) \end{aligned} \quad (119)$$

$$= \sum_{n=1}^N (\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})(\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})^T + \Psi_0 + \left(\frac{N \lambda_0}{N + \lambda_0} \right) (\bar{\boldsymbol{x}} \bar{\boldsymbol{x}}^T - \bar{\boldsymbol{x}} \boldsymbol{\mu}_0^T - \boldsymbol{\mu}_0 \bar{\boldsymbol{x}}^T + \boldsymbol{\mu}_0 \boldsymbol{\mu}_0^T) \quad (120)$$

$$= \sum_{n=1}^N (\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})(\boldsymbol{x}_n - \bar{\boldsymbol{x}})^T + \Psi_0 + \left(\frac{N \lambda_0}{N + \lambda_0} \right) (\bar{\boldsymbol{x}} - \boldsymbol{\mu}_0)(\bar{\boldsymbol{x}} - \boldsymbol{\mu}_0)^T \quad (121)$$

となる.

$$\prod_{n=1}^N \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}, \Sigma) \times \mathcal{NIW}(\boldsymbol{\mu}, \Sigma | \boldsymbol{\mu}_0, \lambda_0, \Psi_0, \nu_0) \propto \mathcal{NIW}(\boldsymbol{\mu}, \Sigma | \boldsymbol{\mu}^*, \lambda^*, \Psi^*, \nu^*) \quad (122)$$

ただし

$$\nu^* = N + \nu_0 \quad (123)$$

$$\lambda^* = N + \lambda_0 \quad (124)$$

$$\boldsymbol{\mu}^* = \frac{N \cdot \bar{\mathbf{x}} + \lambda_0 \cdot \boldsymbol{\mu}_0}{N + \lambda_0} \quad (125)$$

$$\Psi^* = \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}})(\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}})^T + \Psi_0 + \left(\frac{N\lambda_0}{N + \lambda_0} \right) (\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu}_0)(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu}_0)^T \quad (126)$$

8 ポアソン分布とガンマ分布

$$\text{Po}(x|\lambda) \times \Gamma(\lambda|a, b) \propto \lambda^x \exp(-\lambda) \times \lambda^{a-1} \exp(-b\lambda) \quad (127)$$

$$= \lambda^{(a+x)-1} \exp\{-(b+1)\lambda\} \quad (128)$$

よって,

$$\text{Po}(x|\lambda) \times \Gamma(\lambda|a, b) \propto \Gamma(\lambda|a+x, b+1) \quad (129)$$

9 多点ポアソン分布とガンマ分布

$$\prod_{n=1}^N \text{Po}(x_n|\lambda) \times \Gamma(\lambda|a, b) \propto \prod_{n=1}^N \{\lambda^{x_n} \exp(-\lambda)\} \times \lambda^{a-1} \exp(-b\lambda) \quad (130)$$

$$= \lambda^{\sum_{n=1}^N x_n} \exp(-N\lambda) \times \lambda^{a-1} \exp(-b\lambda) \quad (131)$$

$$= \lambda^{(a+\sum_{n=1}^N x_n)-1} \exp\{-(b+N)\lambda\} \quad (132)$$

よって,

$$\text{Po}(x|\lambda) \times \Gamma(\lambda|a, b) \propto \Gamma(\lambda|a + \sum_{n=1}^N x_n, b + N) \quad (133)$$