

.....2.2.....

指数分布族

P_θ を $\mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n$ 上の確率測度とし, $\{P_\theta : \theta \in \Theta \subset \mathbb{R}^l\}$ を確率分布族とする. また, $\lambda(x)$ を \mathcal{X} 上の確率測度とする.

定義 2.1 確率測度族 $\{P_\theta : \theta \in \Theta \subset \mathbb{R}^l\}$ が k 母数指数分布族であるとは, Θ 上の関数 $\eta_1(\theta), \eta_2(\theta), \dots, \eta_k(\theta)$ と $\tilde{A}(\theta)$, および \mathcal{X} 上の関数 $T_1(x), T_2(x), \dots, T_k(x)$ と $S(x)$ が存在して, P_θ の (\mathbb{R}^n 上の測度 $\lambda(x)$ に関する) 確率密度関数 $p(x|\theta)$ がつぎで与えられるとき, k 母数指数分布族になるという.

$$p(x|\theta) = S(x) \exp \left[\sum_{i=1}^k \eta_i(\theta) T_i(x) - \tilde{A}(\theta) \right] I_B(x), \quad x \in \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n \quad (2.1)$$

と書けることをいう. ただし, $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in B$ とし, B は未知の母数 θ に依存しないとする.

例 2.2 : X は母数 n と未知の母数 θ の 2 項分布にしたがうとする. すなわち, X の確率関数は

$$p(x|\theta) = \binom{n}{x} \theta^x (1-\theta)^{1-x}$$

で与えられる. ただし, $x \in B = \{0, 1, \dots, n\}$ である. これは

$$p(x|\theta) = \exp \left[\log \left(\frac{\theta}{1-\theta} \right) x + n \log(1-\theta) + \log \left(\binom{n}{x} \right) \right]$$

となり, 1 母数指数分布族となる.

例 2.3 : X_1, X_2, \dots, X_n を未知の母数 (α, β) を持つガンマ分布からのランダム標本とする. ただし, $\alpha > 0, \beta > 0$ である. すなわち, その確率密度関数

$$p(x|\alpha, \beta) = \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} \exp(-\beta x)}{\Gamma(\alpha)}, \quad x \in (0, \infty)$$

からのランダム標本である. ただし,

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx$$

である．このとき， $\mathbf{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ の同時確率密度関数は

$$\begin{aligned} p(\mathbf{x}|\alpha, \beta) &= \prod_{i=1}^n \left[\frac{\beta^\alpha x_i^{\alpha-1} \exp(-\beta x_i)}{\Gamma(\alpha)} \right] \\ &= \exp \left[(\alpha - 1) \sum_{i=1}^n \log x_i - \beta \sum_{i=1}^n x_i + n\alpha \log \beta - n \log \Gamma(\alpha) \right] \end{aligned}$$

となる．ただし， $B = (0, \infty)^n$ である．したがって， \mathbf{X} の確率密度関数は 2 母数指数分布族となる．

例 2.4 : $P_\theta = N(\mu, \sigma^2)$, $\theta \in \Theta$ である．ただし，

$$\Theta = \{(\mu, \sigma^2) : -\infty < \mu < \infty, \sigma^2 > 0\}$$

である． P_θ の確率密度関数は

$$p(\mathbf{x}) = \exp \left[\frac{\mu}{\sigma^2} x - \frac{x^2}{2\sigma^2} - \frac{1}{2} \left(\frac{\mu^2}{\sigma^2} + \log(2\pi\sigma^2) \right) \right]$$

である．したがって，正規分布族は 2 母数指数分布族である．すなわち，(2.1) において

$$\begin{aligned} n &= 1, & \theta_1 &= \mu, & \theta_2 &= \sigma^2, & \eta_1(\theta) &= \frac{\mu}{\sigma^2}, & T_1(x) &= x, \\ \eta_2(\theta) &= -\frac{1}{2\sigma^2}, & T_2(x) &= x^2, & B(\theta) &= \frac{1}{2} \left(\frac{\mu^2}{\sigma^2} + \log(2\pi\sigma^2) \right), & S(x) &= 1 \end{aligned}$$

である．

指数分布族が $(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_k)'$ で添え字つけられているとしよう． \mathbf{T} と S で生成される指数分布族を

$$f(\mathbf{x}|\eta) = S(x) \exp[\mathbf{T}(\mathbf{x})\eta - A(\eta)], \quad \mathbf{x} \in \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n \quad (2.2)$$

と書くことにする．ただし，

$$A(\eta) = \begin{cases} \log \{ \int [S(\mathbf{x}) \exp\{\mathbf{T}(\mathbf{x})'\eta\}] d\mu(\mathbf{x}) \} & (\text{連続型}) \\ \log \{ \sum_{\mathbf{x}} [S(\mathbf{x}) \exp\{\mathbf{T}(\mathbf{x})'\eta\}] \} & (\text{離散型}) \end{cases}$$

である．このモデルの自然母数空間を

$$\mathcal{E} = \{\eta \in \mathbb{R}^k : -\infty < A(\eta) < \infty\}$$

で定義する．これを正準 k 指数分布族という．

例 2.5 (正規分布族の続き)

$$\begin{aligned} k &= 2, & \mathbf{T} &= (T_2(\mathbf{x}), T_2(\mathbf{x}))' = (x, x^2), & \eta_1 &= \mu/\sigma^2, \\ \eta_2 &= -1/(2\sigma^2) & A(\eta) &= \frac{1}{2} \left[-\frac{\eta_1^2}{2\eta_2} + \log \left(\frac{\pi}{-\eta_2} \right) \right] \end{aligned}$$

である．したがって，

$$\mathcal{E} = \{(\eta_1, \eta_2) : -\infty < \eta_1 < \infty, -\infty < \eta_2 < 0\}$$

である．

例 2.6 (線形回帰モデル) Y_1, Y_2, \dots, Y_n は互いに独立で各 $Y_i, i = 1, 2, \dots, n$ は $N(\beta_1 + z_i\beta_2, \sigma^2)$ に従うとする. z_1, z_2, \dots, z_n は説明変数という. $\mathbf{Y} = (Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ の同時確率密度関数は

$$p(\mathbf{y} | \boldsymbol{\beta}, \sigma^2) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{n/2}} \prod_{i=1}^n \exp \left[-\frac{(y_i - \beta_1 - z_i\beta_2)^2}{2\sigma^2} \right]$$

$$= \exp \left[-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n y_i^2 + \frac{\beta_1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n y_i + \frac{\beta_2}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n z_i y_i - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (\beta_1 + z_i\beta_2)^2 - \frac{n}{2} \log(2\pi\sigma^2) \right]$$

である. ただし, $\boldsymbol{\beta} = (\beta_1, \beta_2)$ である. これより

$$k = 3, \quad \mathbf{T}(\mathbf{Y}) = (\sum_{i=1}^n Y_i, \sum_{i=1}^n Y_i^2, \sum_{i=1}^n z_i Y_i)', \quad \eta_1 = \frac{\beta_1}{\sigma^2} \quad \eta_2 = \frac{\beta_2}{\sigma^2},$$

$$\eta_3 = -\frac{1}{(2\sigma^2)} \quad A(\boldsymbol{\eta}) = -\frac{n}{4\eta_3} \left[\eta_1^2 + \hat{m}_2 \eta_2^2 + \bar{z} \eta_1 \eta_2 + 2 \log \left(\frac{\pi}{-\eta_3} \right) \right]$$

となる. ただし, $\bar{z} = (1/n) \sum_{i=1}^n z_i$, $\hat{m}_2 = n^{-1} \sum_{i=1}^n z_i^2$ である. したがって,

$$\mathcal{E} = \{(\eta_1, \eta_2, \eta_3) : -\infty < \eta_1 < \infty, -\infty < \eta_2 < \infty, -\infty < \eta_3 < 0\}$$

である.

2.2.1 指数分布族の性質

T の積率簿関数を

$$M_{\mathbf{T}}(\mathbf{s}) = \mathbb{E}[e^{\mathbf{s}'\mathbf{T}}]$$

とかく. ただし, $\mathbf{s}' = (s_1, s_2, \dots, s_k)$ である. また,

$$\mathbb{E}[\mathbf{T}] = (\mathbb{E}(T_1), \mathbb{E}(T_2), \dots, \mathbb{E}(T_k))'$$

$$\text{VAR}[\mathbf{T}] = \begin{bmatrix} \text{COV}(T_1, T_1) & \text{COV}(T_1, T_2) & \dots & \text{COV}(T_1, T_k) \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ \text{COV}(T_k, T_1) & \text{COV}(T_k, T_2) & \dots & \text{COV}(T_k, T_k) \end{bmatrix}$$

と書く.

定理 2.1 \mathcal{P} を (2.2) で与えられる正準 k 母数指数分布族とする. このとき,

(i) \mathcal{E} は convex である.

(ii) $A : \mathcal{E} \rightarrow \mathbb{R}$ は convex である.

(iii) \mathcal{E} は \mathbb{R}^k の空でない内部集合を含み, $\boldsymbol{\eta}$ を \mathcal{E} の内点とすれば, $\boldsymbol{\eta}$ のもとで $T(\mathbf{X})$ の積率母数関数は, $\boldsymbol{\eta} + \mathbf{s} \in \mathcal{E}$ なるすべての \mathbf{s} に対して

$$M_{\mathbf{T}}(\mathbf{s}) = \exp\{A(\boldsymbol{\eta} + \mathbf{s}) - A(\boldsymbol{\eta})\}$$

で与えられる. $\boldsymbol{\eta}$ は \mathcal{E} の内部なので, $\{\mathbf{s} : \boldsymbol{\eta} + \mathbf{s} \in \mathcal{E}\}$ は原点を含むある球を含む.

証明：まず，(ii) を示す． $\boldsymbol{\eta}_1, \boldsymbol{\eta}_2 \in \mathcal{E}$ と $0 < \alpha < 1$ を取る．Hölder の不等式を用いる：
 $u(\boldsymbol{x}), v(\boldsymbol{x}), h(\boldsymbol{x}) \geq 0, r, s > 0, 1/r + 1/s = 1$ に対して

$$\int u(\boldsymbol{x})v(\boldsymbol{x})h(\boldsymbol{x}) d\boldsymbol{x} \leq \left\{ \int u^r(\boldsymbol{x})h(\boldsymbol{x}) d\boldsymbol{x} \right\}^{1/r} \left\{ \int v^s(\boldsymbol{x})h(\boldsymbol{x}) d\boldsymbol{x} \right\}^{1/s}$$

ここで

$$\frac{1}{r} = \alpha, \quad \frac{1}{s} = 1 - \alpha, \quad u(\boldsymbol{x}) = \exp[\alpha\boldsymbol{\eta}'_1\boldsymbol{T}], \quad v(\boldsymbol{x}) = \exp[(1 - \alpha)\boldsymbol{\eta}'_2\boldsymbol{T}], \quad h(\boldsymbol{x}) = S(\boldsymbol{x})$$

とおき，Hölder の不等式の両辺に対数をとれば，

$$A(\alpha\boldsymbol{\eta}_1 + (1 - \alpha)\boldsymbol{\eta}_2) \leq \alpha A(\boldsymbol{\eta}_1) + (1 - \alpha)A(\boldsymbol{\eta}_2) \quad (2.3)$$

より (ii) は示せた．

また， $\boldsymbol{\eta}_1, \boldsymbol{\eta}_2 \in \mathcal{E}$ ならば，(2.3) より $\alpha\boldsymbol{\eta}_1 + (1 - \alpha)\boldsymbol{\eta}_2 \in \mathcal{E}$ となる．また，すべての $\boldsymbol{\eta}$ に対して $\int \exp(\boldsymbol{\eta}'\boldsymbol{T}(x))S(x) dx > 0$ より $\log \mathbb{E}[S(\boldsymbol{X}) \exp\{\boldsymbol{\eta}'\boldsymbol{T}(\boldsymbol{X})\}] > -\infty$ となり，(i) も示せた．

連続型の場合について (iii) を示そう．

$$\begin{aligned} M_{\boldsymbol{T}}(\boldsymbol{s}) &= \mathbb{E}[\exp\{\boldsymbol{s}'\boldsymbol{T}(\boldsymbol{X})\}] \\ &= \int \cdots \int S(\boldsymbol{x}) \exp\{(\boldsymbol{s} + \boldsymbol{\eta})\boldsymbol{T}(\boldsymbol{x}) - A(\boldsymbol{\eta})\} dx_1 \cdots dx_q \\ &= \exp[A(\boldsymbol{s} + \boldsymbol{\eta}) - A(\boldsymbol{\eta})] \int \cdots \int S(\boldsymbol{x}) \exp\{(\boldsymbol{s} + \boldsymbol{\eta})\boldsymbol{T}(\boldsymbol{x}) - A(\boldsymbol{s} + \boldsymbol{\eta})\} dx_1 \cdots dx_q \\ &= \exp[A(\boldsymbol{s} + \boldsymbol{\eta}) - A(\boldsymbol{\eta})] \end{aligned}$$

□

系 2.1 : \mathcal{E} は \mathbb{R}^k の空でない内部集合を含み， $\boldsymbol{\eta}$ を \mathcal{E} の内点とする．このとき

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_{\boldsymbol{\eta}}[\boldsymbol{T}(\boldsymbol{X})] &= \dot{A}(\boldsymbol{\eta}) \\ \text{VAR}_{\boldsymbol{\eta}}[\boldsymbol{T}(\boldsymbol{X})] &= \ddot{A}(\boldsymbol{\eta}) \end{aligned}$$

となる．ただし，

$$\begin{aligned} \dot{A}(\boldsymbol{\eta}) &= \left(\frac{\partial A}{\partial \eta_1}(\boldsymbol{\eta}), \cdots, \frac{\partial A}{\partial \eta_k}(\boldsymbol{\eta}) \right)' \\ \ddot{A}(\boldsymbol{\eta}) &= \left(\frac{\partial^2 A}{\partial \eta_i \partial \eta_j}(\boldsymbol{\eta}) \right)_{i=1, 2, \dots, k, j=1, 2, \dots, k} \\ \boldsymbol{\eta} &= (\eta_1, \dots, \eta_k)' \end{aligned}$$

である．

証明：定理 2.1 (iii) と積率母関数の性質

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[T_j(\mathbf{X})] &= M_{\mathbf{T}}(\mathbf{s}) \frac{\partial}{\partial s_j} A(\mathbf{s} + \boldsymbol{\eta}) \Big|_{\mathbf{s}=\mathbf{0}} = \frac{\partial}{\partial s_j} A(\mathbf{s} + \boldsymbol{\eta}) \Big|_{\mathbf{s}=\mathbf{0}}, \quad j = 1, 2, \dots, k \\ \mathbb{E}[T_j(\mathbf{X})T_i(\mathbf{X})] &= \left[M_{\mathbf{T}}(\mathbf{s}) \frac{\partial^2}{\partial s_j \partial s_i} A(\mathbf{s} + \boldsymbol{\eta}) + M_{\mathbf{T}}(\mathbf{s}) \frac{\partial}{\partial s_j} A(\mathbf{s} + \boldsymbol{\eta}) M_{\mathbf{T}}(\mathbf{s}) \frac{\partial}{\partial s_i} A(\mathbf{s} + \boldsymbol{\eta}) \right]_{\mathbf{s}=\mathbf{0}} \\ &= \left[\frac{\partial^2}{\partial s_j \partial s_i} A(\mathbf{s} + \boldsymbol{\eta}) + \frac{\partial}{\partial s_j} A(\mathbf{s} + \boldsymbol{\eta}) \frac{\partial}{\partial s_i} A(\mathbf{s} + \boldsymbol{\eta}) \right]_{\mathbf{s}=\mathbf{0}}, \quad i, j = 1, 2, \dots, k\end{aligned}$$

□

例 2.7 可能な結果が k 個のカテゴリの実験の n 回の独立試行を考える．結果に対応する確率ベクトルを $\mathbf{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ とおく．ただし， X_1, X_2, \dots, X_n は独立同一の確率変数列で，各 $X_i, i = 1, 2, \dots, n$ は k 個のカテゴリ $\{1, 2, \dots, k\}$ のどれかをとるものとする．いま，

$$T_j(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n 1\{X_i = j\}, \quad \lambda_j = \mathbb{P}(X_1 = j), \quad j = 1, 2, \dots, k$$

とおく．

このとき，確率関数は

$$p(\mathbf{x} | \boldsymbol{\lambda}) = \prod_{j=1}^k \lambda_j^{T_j(\mathbf{x})}, \quad \boldsymbol{\lambda} \in \Lambda$$

と書ける．ただし，

$$\Lambda = \left\{ \boldsymbol{\lambda} = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k) \in \mathbb{R}^k : 0 < \lambda_j < 1, \sum_{j=1}^k \lambda_j = 1, j = 1, 2, \dots, k \right\}$$

とする．制限なしの母数空間を考える．そのために

$$\lambda_j = \frac{e^{\alpha_j}}{\sum_{j=1}^k e^{\alpha_j}}, \quad j = 1, 2, \dots, k, \quad \boldsymbol{\alpha} = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k)' \in \mathbb{R}^k$$

とおく．

このとき，確率関数は

$$p_1(\mathbf{x} | \boldsymbol{\alpha}) = \exp \left\{ \sum_{j=1}^k \alpha_j T_j(\mathbf{x}) - n \log \sum_{j=1}^k e^{\alpha_j} \right\}$$

となる．しかし，この母数化は認定不可能性を持つので，さらに

$$\mathbf{T}_{(k-1)}(\mathbf{x}) = (T_1(\mathbf{x}), T_2(\mathbf{x}), \dots, T_{k-1}(\mathbf{x}))', \quad \eta_j = \log \frac{\lambda_j}{\lambda_k} = \alpha_j - \alpha_k, \quad j = 1, 2, \dots, k-1$$

とおく． $\sum_{i=1}^k T_i(\mathbf{x}) = n$ と $\sum_{i=1}^k \lambda_i = 1$ に注意すれば，確率関数は

$$p_2(\mathbf{x} | \boldsymbol{\eta}) = \exp \left\{ \mathbf{T}'_{(k-1)}(\mathbf{x}) \boldsymbol{\eta} - n \log \left(1 + \sum_{j=1}^{k-1} e^{\eta_j} \right) \right\}$$

となる . ただし ,

$$\boldsymbol{\eta} = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_{k-1}), \quad \lambda_j = \frac{e^{\eta_j}}{1 + \sum_{j=1}^{k-1} e^{\eta_j}} = \frac{e^{\alpha_j}}{\sum_{j=1}^k e^{\alpha_j}}, \quad j = 1, 2, \dots, k-1$$

である . したがって , $p_2(\mathbf{x}|\boldsymbol{\eta})$ は $T_{(k-1)}(\mathbf{x})$ と $S(\mathbf{x})$ で生成される $k-1$ 母数指数分布族で , 自然母数空間は $\mathcal{E} = \mathbb{R}^{k-1}$ となる .

また ,

$$A(\boldsymbol{\eta}) = n \log\left(1 + \sum_{j=1}^{k-1} e^{\eta_j}\right)$$

に注意して , 系 2.1 を用いれば ,

$$\mathbb{E}_{\boldsymbol{\eta}} T_j(\mathbf{X}) = \frac{\partial A}{\partial \eta_j} = n \frac{e^{\eta_j}}{1 + \sum_{j=1}^{k-1} e^{\eta_j}} = n \lambda_j, \quad j = 1, 2, \dots, k-1$$

となる . さらに , $1 \leq j_1, j_2 \leq k-1 (j_1 \neq j_2)$ に対し ,

$$\begin{aligned} \text{COV}_{\boldsymbol{\eta}}(T_{j_1}(\mathbf{X}), T_{j_2}(\mathbf{X})) &= \frac{\partial^2 A}{\partial \eta_{j_1} \partial \eta_{j_2}} = -\frac{e^{\eta_{j_1}} e^{\eta_{j_2}}}{\{1 + \sum_{j=1}^{k-1} e^{\eta_j}\}^2} = -n \lambda_{j_1} \lambda_{j_2}, \\ \text{VAR}_{\boldsymbol{\eta}}[T_{j_1}(\mathbf{X})] &= \frac{\partial^2 A}{\partial \eta_{j_1}^2} = n \left[\frac{e^{\eta_{j_1}}}{1 + \sum_{j=1}^{k-1} e^{\eta_j}} - \frac{e^{\eta_{j_1}^2}}{\{1 + \sum_{j=1}^{k-1} e^{\eta_j}\}^2} \right] = n \lambda_{j_1} (1 - \lambda_{j_1}) \end{aligned}$$

となる . 最後に , $\mathbb{E}_{\boldsymbol{\eta}}[T_k(\mathbf{X})]$, $\text{COV}_{\boldsymbol{\eta}}(T_j(\mathbf{X}), T_k(\mathbf{X}))$, $j = 1, 2, \dots, k-1$, $\text{VAR}_{\boldsymbol{\eta}}[T_k(\mathbf{X})]$ を求める . これらは , $\sum_{j=1}^k T_j(\mathbf{X}) = n$ と $\sum_{j=1}^k \lambda_j = 1$ を注意すれば ,

$$\mathbb{E}_{\boldsymbol{\eta}}[T_k(\mathbf{X})] = \mathbb{E}_{\boldsymbol{\eta}}\left[n - \sum_{j=1}^{k-1} T_j(\mathbf{X})\right] = n\left(1 - \sum_{j=1}^{k-1} \lambda_j\right) = n \lambda_k$$

と

$$\begin{aligned} \text{COV}_{\boldsymbol{\eta}}(T_j(\mathbf{X}), T_k(\mathbf{X})) &= \text{COV}_{\boldsymbol{\eta}}\left(T_j(\mathbf{X}), n - \sum_{i=1}^{k-1} T_i(\mathbf{X})\right) \\ &= -\sum_{i \neq j}^{k-1} \text{COV}_{\boldsymbol{\eta}}(T_j(\mathbf{X}), T_i(\mathbf{X})) + \text{VAR}_{\boldsymbol{\eta}}[T_j(\mathbf{X})] \\ &= n \left[\sum_{i \neq j}^{k-1} \lambda_j \lambda_i - \lambda_j (1 - \lambda_j) \right] \\ &= -n \lambda_j \left[1 - \sum_{i=1}^{k-1} \lambda_i \right] = -n \lambda_j \lambda_k \end{aligned}$$

となることがからわかる．また， $T_k(\mathbf{X})$ の分散は

$$\begin{aligned}\text{VAR}_\eta(T_k(\mathbf{X})) &= \text{COV}_\eta(T_k(\mathbf{X}), T_k(\mathbf{X})) \\ &= \text{COV}_\eta(T_k(\mathbf{X}), n - \sum_{i=1}^{k-1} T_i(\mathbf{X})) \\ &= - \sum_{i=1}^{k-1} \text{COV}_\eta(T_k(\mathbf{X}), T_i(\mathbf{X})) \\ &= n\lambda_k \sum_{i=1}^{k-1} \lambda_j = n\lambda_k(1 - \lambda_k)\end{aligned}$$

よりわかる．

指数分布族の階数 (rank)

指数分布族の階数が k であるとは，指数分布族 (2.2) を生成する $T(\mathbf{x})$ は k -次元で， $1, T_1(\mathbf{x}), T_2(\mathbf{x}), \dots, T_k(\mathbf{x})$ は正の確率で線形独立であることをいう．すなわち，すべてのスカラー $a_j, j = 1, 2, \dots, k+1$ ，がゼロでないとき， $P_\eta(\sum_{j=1}^k a_j T_j(\mathbf{x}) = a_{k+1}) < 1$ となる．

定理 2.2 $\mathcal{P} = \{p(\mathbf{x}, \eta) : \eta \in \mathcal{E}\}$ は (2.2) で与えられる k 母数指数分布族とし，自然母数空間 \mathcal{E} は集合とする．このとき，次は同値である．

- (i) \mathcal{P} の階数は k
- (ii) η は認定可能な母数
- (iii) $\text{VAR}_\eta(T)$ は正定値
- (iv) $\eta \rightarrow A(\eta)$ は \mathcal{E} 上で 1 対 1
- (v) A は \mathcal{E} 上で厳密に凸

証明¹⁾: (iii) \Rightarrow (i) (i) が成立しないと仮定する．すると，ある $a \neq 0$ と c が存在して，ある η に対し，

$$\mathbb{P}_\eta[\mathbf{a}'T = c] = 1$$

が成立する．これより

$$\mathbf{a}'\text{VAR}_\eta[T]\mathbf{a} = \text{VAR}_\eta[\mathbf{a}'T] = 0$$

となる．したがって， $\text{VAR}_\eta[T]$ は正定値でなるなる．よって，(iii) \Rightarrow (i) は示された．

(i) \Rightarrow (iii) (iii) が成立しないと仮定する．ある η において，ある a と c が存在して，

$$0 = \mathbf{a}'\text{VAR}_\eta[T]\mathbf{a} = \text{VAR}_\eta[\mathbf{a}'T]$$

となり，

$$\mathbb{P}_\eta[\mathbf{a}'T = c] = 1$$

¹ 証明は不完全：(i) \Leftrightarrow (iii)，(i) \Rightarrow (ii)，(iii) \Rightarrow (iv) と (iii) \Rightarrow (v) のみ示した．

となり, (i) \Rightarrow (iii) は示せた.

(i) \Rightarrow (ii) まず, $k = 1$ の場合に示す. (ii) が成立しないと仮定するとある $\eta_1 \neq \eta_2$ が存在し, $\mathbb{P}_{\eta_1} = \mathbb{P}_{\eta_2}$ をみたく. これは

$$\exp\{\eta_1 T(\boldsymbol{x}) - A(\eta_1)\} S(\boldsymbol{x}) = \exp\{\eta_2 T(\boldsymbol{x}) - A(\eta_2)\} S(\boldsymbol{x})$$

となり, 両辺に対数をとれば,

$$(\eta_1 - \eta_2)T(\boldsymbol{x}) = A(\eta_2) - A(\eta_1)$$

となり, $1, T(\boldsymbol{x})$ は 1 次独立でなくなる. つぎに, $k > 1$ の場合を考える. 同様に, (ii) が成立しないと仮定するとある. このとき, $\eta_1 \neq \eta_2$ が存在し, $\mathbb{P}_{\eta_1} = \mathbb{P}_{\eta_2}$ をみたく.

$$\mathcal{Q} = \{P_{\eta_1 + c(\eta_2 - \eta_1)} : \eta_1 + c(\eta_2 - \eta_1) \in \mathcal{E}\}$$

とおくと \mathcal{Q} は $(\eta_2 - \eta_1)'T\boldsymbol{X}$ で生成される 1 母数指数分布族になる. $c_1 = 1$ と $c_2 = 0$ のとき, ふたつの分布は一致するので, $k = 1$ の議論を用いることができる. よって, $(c_1 - c_2)(\eta_2 - \eta_1)'T(\boldsymbol{x})$ は定数となり, $1, T_1(\boldsymbol{x}), T_2(\boldsymbol{x}), \dots, T_k(\boldsymbol{x})$ は 1 次独立でなくなる.

(iii) \Rightarrow (iv) と (v) 系 2.1 より $\ddot{A}(\eta)$ は正定値となる. したがって, $\dot{A}(\eta)$ は狭義単調増加となり, (iv) が示せた.

(iv) \Rightarrow (iii)

□