

$$③ \ln \prod_i p(x_i) = \sum_i \ln p(x_i) = \sum_i \ln \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x_i-\mu)^2}{2\sigma^2}} \right) =$$

$$= \sum_i \left(-\frac{1}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{(x_i-\mu)^2}{2\sigma^2} \right)$$

$$L = \ln \prod_i p(x_i) = -\frac{N}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_i (x_i - \mu)^2$$

$$\frac{\partial L}{\partial \mu} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_i (x_i - \mu) = 0 \Rightarrow \boxed{\mu = \frac{1}{N} \sum_i x_i = \bar{x}}$$

$$\frac{\partial L}{\partial \sigma^2} = -\frac{N}{2\sigma^2} + \frac{1}{2(\sigma^2)^2} \sum_i (x_i - \mu)^2 = 0$$

$$-\frac{N}{2\sigma^2} + \frac{1}{2(\sigma^2)^2} \sum_i (x_i - \bar{x})^2 = 0$$

$$N\sigma^2 = \sum_i (x_i - \bar{x})^2$$

$$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_i (x_i - \bar{x})^2$$

4

$$\textcircled{1} \quad \tilde{y} - y = S z \quad \text{so } S^T A S = \Lambda$$

$$A = (S^{-1})^T \Lambda S^{-1} \quad A^{-1} = S \Lambda^{-1} S^T$$

кофактор преобразование = $\det(S)$

$$\int d^N \tilde{y}, p(\tilde{y}) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{N}{2}} (\det A)^{1/2}} \int d^N z, \det |S| \exp \left(- \frac{(S z)^T \Lambda^{-1} S^T (S z)}{2} \right) = \\ = \frac{|\det S|}{(2\pi)^{\frac{N}{2}} (\det A)^{1/2}} \int d^N z \exp \left(- \frac{z^T \Lambda^{-1} z}{2} \right) \quad \text{⇒}$$

T.k. Λ - диагональная $\int d^N \rightarrow \underbrace{\int d \dots \int d}_{N}$

$$\text{⇒} \frac{|\det S|}{(2\pi)^{\frac{N}{2}} (\det A)^{1/2}} \prod_{i=1}^N \int dz_i \exp \left(- \frac{z_i^2}{2\lambda_i} \right) = \frac{|\det S|}{(2\pi)^{N/2} (\det A)^{1/2}} \prod_{i=1}^N \sqrt{2\pi\lambda_i} =$$

$$= \frac{|\det S|}{(2\pi)^{\frac{N}{2}} (\det A)^{1/2}} (2\pi)^{\frac{N}{2}} |\det \Lambda|^{1/2} = \frac{|\det S| (\det \Lambda)^{1/2}}{(\det A)^{1/2}} =$$

$$= \frac{|\det S| \sqrt{\det \Lambda} |\det S|}{\sqrt{\det A}} = 1 \quad \Rightarrow \text{OK}$$

$$\textcircled{2} \quad \tilde{y} - y = y \quad \rightarrow \quad \tilde{\omega} = x^T \tilde{y} = x^T (y + \omega) = x^T y + x^T \omega =$$

$$= x^T y + \omega$$

$$\langle \tilde{\omega}_i \tilde{\omega}_j \rangle = \langle \tilde{\omega}_i \tilde{\omega}_j \rangle - \langle \tilde{\omega}_i \rangle \langle \tilde{\omega}_j \rangle = \int d^N y, (x^T y)_i (x^T y)_j p(y) -$$

$$\left(\int d^N y, (x^T y)_i, p(y) \right) \left(\int d^N y, (x^T y)_j, p(y) \right)$$

we $p(y) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{N}{2}} (\det A)^{\frac{1}{2}}} \exp \left(-\frac{1}{2} y^T A^{-1} y \right)$

$$I(J) = \int d^N y \exp \left(-\frac{1}{2} y^T A^{-1} y + J^T y \right) = (2\pi)^{\frac{N}{2}} (\det A)^{\frac{1}{2}} \exp \left(\frac{1}{2} J^T A J \right)$$

Then $\langle y_i y_j \rangle = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{N}{2}} (\det A)^{\frac{1}{2}}} \frac{\partial^2 I}{\partial J_i \partial J_j} \Big|_{J=0} = A_{ij}$

$$\Rightarrow \langle \langle \tilde{w}_i \tilde{w}_j \rangle \rangle = \sum_{\alpha \beta} X_{i\alpha}^T X_{j\beta}^T \langle \langle y_\alpha y_\beta \rangle \rangle = \sum_{\alpha \beta} X_{i\alpha} X_{\beta j} A_{\alpha \beta} =$$

$$(x^T A x)_{ij}$$

$$\boxed{5} \quad \textcircled{1} \quad \langle\langle \tilde{\omega}_i, \tilde{\omega}_j \rangle\rangle = (X^T A X)_{ij}$$

$$\text{Cov}(\tilde{\omega}) = (X^T X)^{-1} X^T A X (X^T X)^{-1}$$

$$\sigma_{\omega_a}^2 = \left[(X^T X)^{-1} X^T A X (X^T X)^{-1} \right]_{\text{det}} \xrightarrow{\text{diag. } 3n-1}$$

$$\sigma_{\omega_a} = \sqrt{\left[(X^T X)^{-1} X^T A X (X^T X)^{-1} \right]_{\text{det}}}$$

\textcircled{2} $A = \text{diag}(A_1, \dots, A_N)$ — описывает независимое ногрепанье y_i . Для такого моделирования следует выбрать

$A_i = \frac{1}{S_i^2}$ т.к. A^{-1} — соб. м-ва для многомерного распределения

$$\text{Cov}(\tilde{\omega}) = (X^T X)^{-1} X^T \text{diag}\left(\frac{1}{S_1^2}, \dots, \frac{1}{S_N^2}\right) X (X^T X)^{-1}$$

аэр. ногрепаность параметра ω_a :

$$\sigma_{\omega_a} = \sqrt{\left[(X^T X)^{-1} X^T \text{diag}\left(\frac{1}{S_1^2}, \dots, \frac{1}{S_N^2}\right) X (X^T X)^{-1} \right]_{\text{det}}}$$

6 \tilde{X} - м-ся с возмущением δX - м-ся малых
возмущений

X - м-ся с иск. засечками

$$\tilde{X} = X + \delta X$$

Каждый элемент $\delta X_{it} \sim \mathcal{N}(0, s^2)$

$$\text{МНК: } \omega = (\tilde{X}^\top \tilde{X})^{-1} \tilde{X}^\top y \quad M := X^\top X$$

Тогда для логм м-ся

$$\tilde{\omega} = (\tilde{X}^\top \tilde{X})^{-1} \tilde{X}^\top y = ((X + \delta X)^\top (X + \delta X))^{-1} (X + \delta X)^\top y$$

$$\tilde{\omega} = (M + \delta M)^{-1} (X^\top + \delta X^\top) y, \quad \delta M = X^\top \delta X + \delta X^\top X + \delta X^\top \delta X$$

представим в виде нормальных величин:

$$\delta M \approx X^\top \delta X + \delta X^\top X$$

$$(M + \delta M)^{-1} \approx M^{-1} - M^{-1} \delta M M^{-1}$$

для малых $\delta M \hookrightarrow$

$$\tilde{\omega} \approx (M^{-1} - M^{-1} \delta M M^{-1}) (X^\top + \delta X^\top) y$$

$$\tilde{\omega} \approx \omega + M^{-1} \delta X^\top y - M^{-1} \delta M \omega$$

Раскладывая и отбрасывая члены 2-го порядка малости

$$\begin{aligned} \tilde{\omega} &\approx \omega + M^{-1} \delta X^\top y - M^{-1} (X^\top \delta X + \delta X^\top X) \omega = \omega + \\ &+ M^{-1} \delta X^\top (y - X\omega) - M^{-1} \delta X^\top X \omega \end{aligned}$$

остатки $\tau := y - X\omega$. Тогда

$$\tilde{\omega} \approx \omega + M^{-1} \delta X^\top \tau - M^{-1} \delta X^\top X \omega$$

$\text{Cov}(\hat{\omega}) - ?$

$$\langle \tilde{\omega} \tilde{\omega}^T \rangle - \langle \tilde{\omega} \rangle \langle \tilde{\omega}^T \rangle \approx \langle (M^{-1} \delta X^T \tau - M^{-1} \delta X^T \times \omega) (X^T \delta X M^{-1} - \omega^T \times^T \delta X M^{-1}) \rangle$$

$$T.K. \quad \langle S X_{i\alpha} \delta X_{i\beta} \rangle = s^2 \delta_{ij} \delta_{\alpha\beta} \quad \text{ноги мерные угодны.}$$

$$\text{Cov}(\hat{\omega}) \approx s^2 M^{-1} \left[\sum_{i=1}^N (\tau_i^2 \mathbf{1} + X_i X_i^T \omega \omega^T - \tau_i X_i \omega^T - \tau_i \omega X_i^T) \right] M^{-1}$$

X_i - i-е изображение X
Знач. τ_i - TBL этого i -го изображения оценку дисперсии параметров ω .