

LABORATORIO DI FISICA 3

Estimatori dei parametri
Correlazioni

Estimatori dei parametri

2

- Gli estimatori sono ottenuti dalle osservazioni sperimentali e rappresentano una stima del valore dei parametri ignoti (il valore “vero” della quantità da misurare)
 - ▣ ad esempio la media delle misure è un estimatore della media (vera) della distribuzione genitrice
- Caratteristiche da ricercare negli estimatori
 - ▣ Consistenza – converge al valore vero per sample grandi
 - ▣ Unbiasedness – non è sistematicamente spostato rispetto al valore vero
 - ▣ Minima varianza – deve avere la minima varianza, cioè essere il più preciso possibile

Molti libri di statistica: Bevington, Frodesen-Kjeggstad, Papoulis, Lyons
Bohm-Zech www-library.desy.de/preparch/books/vstatmp_engl.pdf

Errori e fit ai dati

3

- In generale, prendendo molte punti sperimentali si migliora la precisione della misura.

- Media di misure indipendenti (scorrelate)

- Da notare che $\text{Var}(x_i)$ non entra da nessuna parte

- ▣ Ma assumo di sapere le σ_i

$$\hat{x} = \frac{\sum_i x_i / \sigma_i^2}{\sum_i 1 / \sigma_i^2}$$

$$1/\sigma^2 = \sum_i 1/\sigma_i^2$$

- Se invece so che sto estraendo dalla stessa distribuzione con σ ignota l'estimatore

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

è unbiased.

Minimi quadrati

4

- Ad una serie di punti x_i ($i=1 \dots N$) corrispondono delle misure y_i , di cui si ipotizza una relazione con x_i attraverso una funzione che dipende da L parametri ignoti $\theta_1 \dots \theta_L$.

$$f_i = f(\theta_1, \dots, \theta_L; x_i) = f(\boldsymbol{\theta}; x_i)$$

- Un estimatore “buono” dei parametri θ si ottiene cercando il minimo della quantità

$$\chi^2 = \sum_i \frac{(y_i - f_i)^2}{\sigma_i^2}$$

- Se le misure y_i sono correlate da una matrice di covarianza V_{ij} , la formula diventa

$$\chi^2 = \sum_{ij} (y_i - f_i) V_{ij}^{-1} (y_j - f_j)$$

Parametri ed errori

5

- I parametri θ si determinano da:

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial \theta_k} = \frac{\partial \sum_{ij} (y_i - f(\theta; x_i)) V_{ij}^{-1} (y_j - f(\theta; x_j))}{\partial \theta_k} = 0$$

- ▣ Nel caso lineare forma chiusa, altrimenti, sol. numerica
- La matrice di covarianza dei parametri è

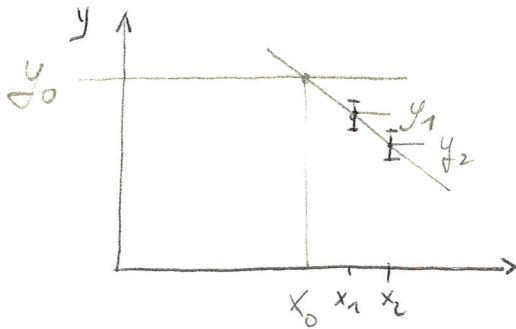
$$V_{ij}^{-1}(\theta) = \frac{1}{2} \frac{\partial^2 \chi^2}{\partial \theta_i \partial \theta_j} \Big|_{\theta=\hat{\theta}}$$

- Che nel caso unidimensionale diventa

$$\frac{1}{\sigma_{\hat{\theta}}^2} = \frac{1}{2} \frac{\partial^2 \chi^2}{\partial \theta^2} \Big|_{\theta=\hat{\theta}}$$

Estrepolazione, interpolazione, fit...

Problema: ho misurato due punti $(x_1, y_1), (x_2, y_2)$ e voglio estrepolare (interpolare) la retta a una nuova y_0 di cui voglio calcolare x_0



Semplifichiamo le vite:

- errori su x_1, x_2 trascurabili

- $\sigma(y_1) = \sigma(y_2) = \sigma_1 = \sigma_2$

y_0 noto senza errore

Quanto vale $\sigma(x_0)$?

1) Fit alla retta. Cerco la retta di eq $y = mx + q$

$$m = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}$$

$$q = y_1 - x_1 \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1} = \frac{x_2 y_1 - x_1 y_2}{x_2 - x_1}$$

$$\sigma_m = \frac{\sigma_2 \oplus \sigma_1}{|x_2 - x_1|} = \frac{\sqrt{2}}{|x_2 - x_1|} \sigma_1$$

→ indipendente dalle posizioni dell'asse

$$\sigma_q = \frac{x_2 \sigma_1 \oplus x_1 \sigma_2}{|x_2 - x_1|} = \frac{\sqrt{x_2^2 + x_1^2}}{|x_2 - x_1|} \sigma_1$$

→ aumenta con la lontananza dell'asse

Trovo x_0 da $y_0 = mx_0 + q \rightarrow x_0 = \frac{y_0 - q}{m}$

$$\sigma(x_0) = \frac{\sigma(y_0)}{m} \oplus \frac{\sigma(q)}{m} \oplus x_0 \frac{\sigma(m)}{m}$$

$$= 0 \oplus \sigma_1 \frac{\sqrt{x_2^2 + x_1^2}}{|x_2 - x_1|} \cdot \left| \frac{x_2 - x_1}{y_2 - y_1} \right| \oplus \left| \frac{y_0 - q}{m} \right| \frac{\sqrt{2} \sigma_1}{|x_2 - x_1|} \cdot \left| \frac{x_2 - x_1}{y_2 - y_1} \right|$$

$$= \frac{1}{|m|} \left[\frac{\sqrt{x_1^2 + x_2^2 + 2x_0^2}}{|x_2 - x_1|} \right] \sigma_1 = \frac{\sigma_1}{|m|} \frac{\sqrt{x_1^2 + x_2^2 + 2x_0^2}}{|y_2 - y_1|}$$

→ più l'asse è lontano, più grande è $\sigma(x_0)$ Perché?

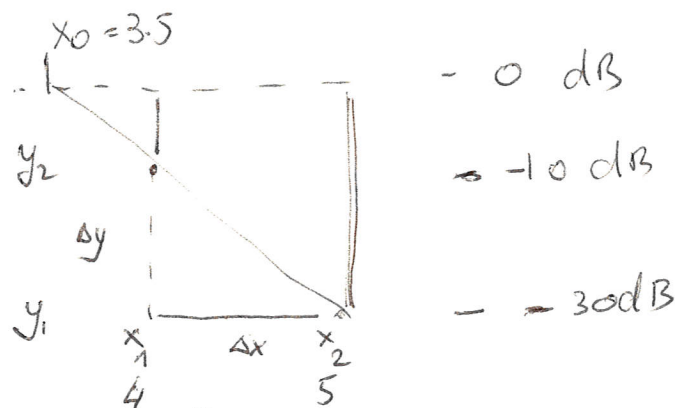
2) Calcolo diretto

$$\frac{x_2 - x_1}{y_2 - y_1} = \frac{x_0 - x_1}{y_0 - y_1} \rightarrow x_0 = x_1 + \frac{y_0 - y_1}{y_2 - y_1} (x_2 - x_1)$$

$$\left| \frac{\partial x_0}{\partial y_1} \right| = |x_2 - x_1| \left[\frac{y_1 - y_2 + y_0 - y_1}{|y_2 - y_1|^2} \right] = \frac{|x_2 - x_1|}{|y_2 - y_1|} \cdot \frac{|y_0 - y_2|}{|y_2 - y_1|}$$

$$\left| \frac{\partial x_0}{\partial y_2} \right| = |x_2 - x_1| \left[\frac{y_1 - y_0}{(y_2 - y_1)^2} \right] = \frac{|x_2 - x_1|}{|y_2 - y_1|} \cdot \frac{|y_0 - y_1|}{|y_2 - y_1|}$$

$$\begin{aligned} \sigma(x_0) &= \frac{\partial x_0}{\partial y_1} \sigma_1 \oplus \frac{\partial x_0}{\partial y_2} \sigma_2 = \sigma_1 \frac{|x_2 - x_1|}{|y_2 - y_1|} \left[(y_0 - y_1)^2 + (y_0 - y_2)^2 \right]^{1/2} \\ &= \sigma_1 \frac{|x_2 - x_1|}{|y_2 - y_1|} \cdot \frac{\sqrt{(y_0 - y_1)^2 + (y_0 - y_2)^2}}{|y_2 - y_1|} \leftarrow \text{solo difference!} \end{aligned}$$



Quale è giusto? Facciamo un caso pratico

Per esempio: $f_1 = 10 \text{ kHz}$ $f_2 = 100 \text{ kHz}$ $x = \lg_{10} f$

$\sigma_1 = \sigma_2 = 0.5 \text{ dB}$ $x_1 = 4$ $x_2 = 5$

$y_0 = 0 \text{ dB}$ $y_1 = -10 \text{ dB} \pm 0.5$ $y_2 = -30 \pm 0.5 \text{ dB}$

$$\sigma(x_0) \text{ (metodo 2)} = 0.5 \frac{1}{20} \cdot \frac{\sqrt{100 + 900}}{20} = 0.04 \rightarrow \frac{\Delta f}{f} = \ln 10 \times 0.04 = 9\%$$

$$\sigma(x_0) \text{ (metodo 1)} = \frac{0.5}{20} \sqrt{4^2 + 5^2 + (3.5)^2 \times 2} = 0.20 \rightarrow \frac{\Delta f}{f} = 46\%$$

→ if fit to fast V01, non "gnuplot"
fit in kHz → error minore $\frac{0.5}{20} \sqrt{1 + 2^2 + (0.5)^2 \times 2} = 0.12$

N.B.: nel metodo 1, x_0 viene corretto:

$$m = -20 \text{ dB/decade}$$

$$q = -10 + 80 \text{ dB} = 70 \text{ dB}$$

$$x_0 = \frac{0 - 70}{20} = -3.5$$

L'errore è sbagliato perché: q e m sono MOLTO CORRELATI \rightarrow somma in quadratura è sbagliata.

\rightarrow Calcolo delle correlazioni

$$m = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}$$

$$q = \frac{x_2 y_1 - x_1 y_2}{x_2 - x_1}$$

$$x_0 = \frac{y_0 - q}{m}$$

$$\begin{aligned} \text{cov}_{mq} &= \frac{\partial m}{\partial y_1} \frac{\partial q}{\partial y_1} \sigma_1^2 + \frac{\partial m}{\partial y_2} \frac{\partial q}{\partial y_2} \sigma_2^2 = \frac{1}{(x_2 - x_1)^2} [(-1)(x_2) \sigma_1^2 + (1)(-x_1) \sigma_2^2] \\ &= - \frac{x_2 \sigma_1^2 + x_1 \sigma_2^2}{(x_2 - x_1)^2} = - \frac{\sigma_1^2}{|x_2 - x_1|} \quad \text{se } \sigma_1 = \sigma_2 \end{aligned}$$

$$\sigma^2(x_0) = \left(\frac{\partial x_0}{\partial m}, \frac{\partial x_0}{\partial q} \right) \begin{pmatrix} \sigma_m^2 & \text{cov}_{mq} \\ \text{cov}_{mq} & \sigma_q^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\partial x_0}{\partial m} \\ \frac{\partial x_0}{\partial q} \end{pmatrix} =$$

$$= \left(-\frac{x_0}{m}, -\frac{1}{m} \right) \begin{pmatrix} \frac{2\sigma_1^2}{(x_2 - x_1)^2} & -\frac{\sigma_1^2}{|x_2 - x_1|} \\ -\frac{\sigma_1^2}{|x_2 - x_1|} & \frac{x_2^2 + x_1^2}{(x_2 - x_1)^2} \sigma_1^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -x_0/m \\ -1/m \end{pmatrix}$$

$$\text{ovr} = \frac{1}{m^2} \left[\frac{x_0^2 \cdot 2\sigma_1^2}{(x_2 - x_1)^2} + \frac{(x_1^2 + x_2^2) \sigma_1^2}{(x_2 - x_1)^2} - \frac{2\sigma_1^2 x_0}{|x_2 - x_1|} \right]$$

segno meno
che riduce l'errore

Quindi?

1) Il fit è qualcosa che FATE VOI.
Non voglio sentire pes- come:
"gnuplot mi dà questo errore, non
so cosa fare"

2) Garbage-IN, Garbage-OUT: il deltaplò
di come si ~~si~~ intendono i dati.
CONTA MOLTO

→ Dovete ragionare nel modo migliore
per estrarre le informazioni
→ Utile fare tentativi diversi

3) Indicazioni

- evitate funzioni esponenziali
- pensate al braccio di leva dell'estrapolazione
- Atte vicino al punto di interesse
- Guardare matrice di correlazione
(ed eventualmente usare)