

# Trattazione statistica dei dati

## Critero di Chauvenet

Criterio oggettivo per scartare misure sospette in una serie di  $N$  dati misurati  $x_1, x_2, \dots, x_N$

10.1, 10.0, 10.2, 10.3, 10.2, 10.1, 10.0, 10.2, 10.1, 10.2, 10.1, 10.3, 11.0, 11.5, 11.6

Primo passo (se possibile): ripetere le misure per vedere se le “anomalie” si ripresentano

Secondo passo (se il primo non è possibile o non ha dato risultati):

a) si determinano media e deviazione standard →

$$\bar{x} \simeq 10.4 \text{ mm}, \quad \sigma_x \simeq 0.5 \text{ mm}$$

b) si determina la deviazione dalla media della misura più sospetta →

$$d = 1.2 \text{ mm} \text{ ovvero } 2.4 \sigma_x$$

c) si determina la probabilità di ottenere misure che differiscano dal valore “vero” almeno di questa quantità →

$$\begin{aligned} P(\text{al di fuori di } 2.4 \sigma_x) &= 1 - P(\text{entro } 2.4 \sigma_x) = \\ &= 1 - 0.984 = 0.016 \simeq \frac{1}{63} \end{aligned}$$

d) si applica il Criterio di Chauvenet che dice:

“Se il numero atteso di misure con deviazione rispetto al valore medio maggiore o uguale a quello della misura sospetta è minore di 0.5, la misura sospetta può essere scartata”

e) si scarta la misura sospetta e si riparte dal punto a) → **NOOOO!**

Il Criterio di Chauvenet può essere applicato 1 sola volta e la sua applicazione deve portare allo scarto di un numero ridotto di misure!

# Trattazione statistica dei dati

## Propagazione degli errori nel caso di incertezze accidentali e indipendenti tra loro

a)  $z = x + A$  con  $A$  costante nota

probabilità di ottenere un certo valore  $x_i$

$$P_x(x_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_x} e^{-\frac{(x_i - X)^2}{2\sigma_x^2}} dx$$

probabilità di avere il corrispondente valore  $z_i = x_i + A$  di  $z$

$$P_z(z_i) = P_x(z_i - A) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_x} e^{-\frac{[(z_i - A) - X]^2}{2\sigma_x^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_x} e^{-\frac{[z_i - (X + A)]^2}{2\sigma_x^2}} dz$$

valore vero  $Z = X + A$

larghezza  $\sigma_x$

b)  $z = B x$  con  $B$  costante nota

probabilità di ottenere un certo valore  $z_i = B x_i$

$$P_z(z_i) = P_x(z_i/B) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_x} e^{-\frac{[(z_i/B) - X]^2}{2\sigma_x^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi} B \sigma_x} e^{-\frac{[z_i - (BX)]^2}{2 B^2 \sigma_x^2}} dz$$

valore vero  $Z = BX$

larghezza  $B\sigma_x$

# Trattazione statistica dei dati

## Propagazione degli errori nel caso di incertezze accidentali e indipendenti tra loro

c)  $z = x + y$

Per le due grandezze misurate direttamente avremo

$$P_x(x_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_x} e^{-\frac{(x_i-X)^2}{2\sigma_x^2}} dx \quad e \quad P_y(y_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_y} e^{-\frac{(y_i-Y)^2}{2\sigma_y^2}} dy$$

probabilità di ottenere un certo valore  $z_i = x_i + y_i$

$$P_z(z_i) = P_x(x_i) P_y(y_i) = \frac{1}{2\pi \sigma_x \sigma_y} e^{-\frac{1}{2} \left[ \frac{(x_i-X)^2}{\sigma_x^2} + \frac{(y_i-Y)^2}{\sigma_y^2} \right]} dx dy$$

ma

$$\frac{(x_i-X)^2}{\sigma_x^2} + \frac{(y_i-Y)^2}{\sigma_y^2} = \frac{(x_i-X+y_i-Y)^2}{\sigma_x^2 + \sigma_y^2} + \frac{[\sigma_y^2 (x_i-X) - \sigma_x^2 (y_i-Y)]^2}{\sigma_x^2 \sigma_y^2 (\sigma_x^2 + \sigma_y^2)} = \frac{(x_i-X+y_i-Y)^2}{\sigma_x^2 + \sigma_y^2} + \alpha^2$$

da cui segue

$$P_z(z_i) = \frac{1}{2\pi \sigma_x \sigma_y} e^{-\frac{1}{2} \left[ \frac{(x_i-X+y_i-Y)^2}{\sigma_x^2 + \sigma_y^2} \right]} e^{-\frac{\alpha^2}{2}} dx dy = \frac{1}{2\pi \sigma_x \sigma_y} e^{-\frac{1}{2} \left[ \frac{(x_i-X+y_i-Y)^2}{\sigma_x^2 + \sigma_y^2} \right]} e^{-\frac{\alpha^2}{2}} dx dy$$

Sommando su tutte le possibili coppie  $x_i, y_i$  la cui somma vale  $z_i$

$$P_z(z_i) \propto \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sqrt{\sigma_x^2 + \sigma_y^2}} e^{-\frac{1}{2} \left[ \frac{(x_i-X+y_i-Y)^2}{\sigma_x^2 + \sigma_y^2} \right]}$$

valore vero  $X + Y$

larghezza  $\sigma_z = \sqrt{\sigma_x^2 + \sigma_y^2}$

# Trattazione statistica dei dati

## Propagazione degli errori nel caso di incertezze accidentali e indipendenti tra loro

d) caso generale  $z = z(x, y)$

le incertezze relative sulle grandezze misurate direttamente  $\sigma_x/\bar{x}$  e  $\sigma_y/\bar{y}$  siano molto minori di 1

$$z_i = z(x_i, y_i) = z(X, Y) + \left(\frac{\partial z}{\partial x}\right)_{X,Y} (x_i - X) + \left(\frac{\partial z}{\partial y}\right)_{X,Y} (y_i - Y)$$

costante  $A$

$B$  costante

$B$  costante

variabile distribuita normalmente intorno al valore vero 0 con parametro di larghezza  $\sigma_x, \sigma_y$

Combinando i tre termini

i valori  $z_i$  sono distribuiti normalmente intorno al valore vero  $z(X, Y)$

parametro di larghezza

$$\sigma_z = \sqrt{\left(\frac{\partial z}{\partial x}\right)_{X,Y}^2 \sigma_x^2 + \left(\frac{\partial z}{\partial y}\right)_{X,Y}^2 \sigma_y^2}$$

# Trattazione statistica dei dati

## Deviazione standard della media

100 misure della grandezza  $x$

altre 100 misure  $\rightarrow$  totale (t) 200 misure

·  
·  
·

altre 100 misure  $\rightarrow$  totale (t) 5000 misure

$X_{m1}, \sigma_{x1}$

$X_{m2}, \sigma_{x2}$

·  
·  
·

$X_{m50}, \sigma_{x50}$

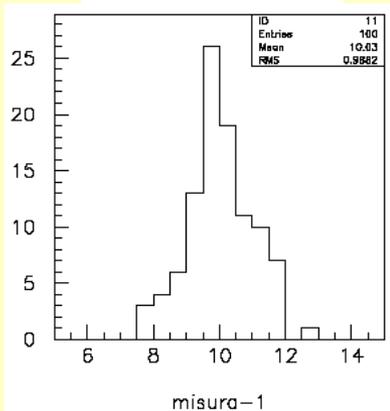
$X_{tm2} \approx X_{m1}, \sigma_{tx2} \approx \sigma_{x1}$

???

$X_{tm50} \approx X_{m1}, \sigma_{tx50} \approx \sigma_{x1}$

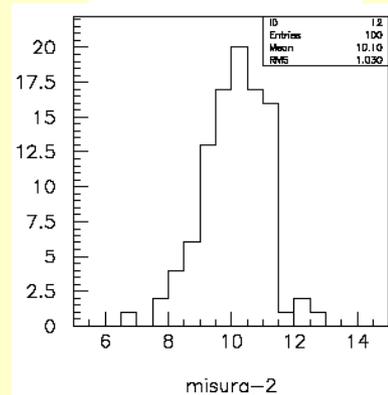
Misura della grandezza  $x$  (cm):

100 misure



$x_m = 10.03$  cm  
 $\sigma_x = 0.97$  cm

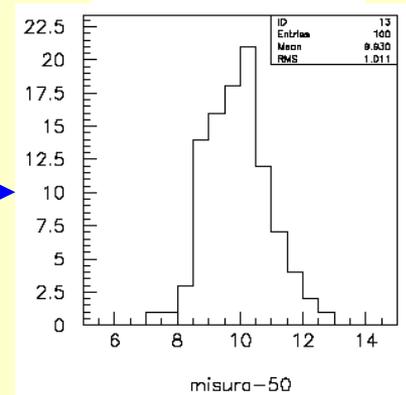
100 misure



$x_m = 10.10$  cm  
 $\sigma_x = 1.03$  cm

3 ..... 49

100 misure

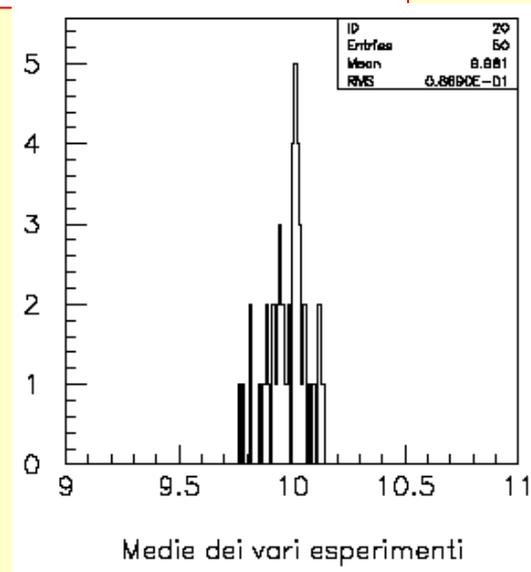


$x_m = 9.93$  cm  
 $\sigma_x = 1.01$  cm

# Trattazione statistica dei dati

## Deviazione standard della media

Distribuzione dei valori medi



$x_m = 9.98 \text{ cm}$   
 $\sigma_{x_m} = 0.09 \text{ cm}$   
 $\approx 1/10 \text{ cm}$

la media è distribuita normalmente intorno al valore vero  $X$  con

deviazione standard della media

$$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma_x}{\sqrt{N}}$$

**Incerteza con la quale il valor medio misurato stima statisticamente il valore vero**

risultato della misura

$$\bar{x} \pm \sigma_{\bar{x}}$$

**Ma attenzione!!!  
(errori sistematici)**

# Trattazione statistica dei dati

## Livello di confidenza

confrontare tra loro due misure di una grandezza  $z$

$$z_1 \pm \sigma_1 \quad z_2 \pm \sigma_2$$

La deviazione  $\tau$  tra le due misure è anch'essa distribuita normalmente

$$\tau_M = |z_1 - z_2| \quad \text{e} \quad \sigma_\tau = \sqrt{\left(\frac{\partial \tau}{\partial z_1}\right)^2 \sigma_1^2 + \left(\frac{\partial \tau}{\partial z_2}\right)^2 \sigma_2^2} = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}$$

In generale  $\tau_M$  sarà diverso da **zero** → valore corrispondente all'accordo perfetto

$$t = |\tau_M / \sigma_\tau| \quad P(\text{al di fuori di } t\sigma_\tau) = 1 - P(\text{entro } t\sigma_\tau) = 1 - \int_{-t\sigma_\tau}^{+t\sigma_\tau} p(\tau) d\tau$$

dove  $p(\tau)$  è la densità di probabilità gaussiana associata alla deviazione  $\tau$ .

$P(\text{al di fuori di } t\sigma_\tau)$

$P(\text{al di fuori di } t\sigma_\tau)$

grande

piccola

due misure sono

consistenti tra loro.

inconsistenti tra loro

Il limite di accettabilità

detto **livello di confidenza**

convenzionalmente posto al 5%

# Trattazione statistica dei dati

## Media pesata

$$x_1 \pm \sigma_1 \quad x_2 \pm \sigma_2 \quad x_3 \pm \sigma_3$$

tutte le misure siano consistenti tra loro

$$P_x(x_1) \propto \frac{1}{\sigma_1} e^{-\frac{(x_1-X)^2}{2\sigma_1^2}}$$

$$P_x(x_2) \propto \frac{1}{\sigma_2} e^{-\frac{(x_2-X)^2}{2\sigma_2^2}}$$

$$P_x(x_3) \propto \frac{1}{\sigma_3} e^{-\frac{(x_3-X)^2}{2\sigma_3^2}}$$

probabilità di ottenere la terna di misure

$$P_x(x_1, x_2, x_3) = P_x(x_1) P_x(x_2) P_x(x_3) \propto \frac{1}{\sigma_1 \sigma_2 \sigma_3} e^{-\frac{\chi^2}{2}} \longrightarrow \text{con}$$

$$\chi^2 = \left(\frac{x_1 - X}{\sigma_1}\right)^2 + \left(\frac{x_2 - X}{\sigma_2}\right)^2 + \left(\frac{x_3 - X}{\sigma_3}\right)^2$$

principio di massima verosimiglianza

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial X} = 0 \quad \Rightarrow$$

$$X_M = \frac{\frac{x_1}{\sigma_1^2} + \frac{x_2}{\sigma_2^2} + \frac{x_3}{\sigma_3^2}}{\frac{1}{\sigma_1^2} + \frac{1}{\sigma_2^2} + \frac{1}{\sigma_3^2}}$$

**Media pesata**  
con pesi  $\rightarrow$

$$w_1 = \frac{1}{\sigma_1^2} \quad w_2 = \frac{1}{\sigma_2^2} \quad w_3 = \frac{1}{\sigma_3^2}$$

$$\sigma_{X_M} = \sqrt{\sum_i \left(\frac{\partial X_M}{\partial x_i}\right)^2 \sigma_i^2} = \frac{1}{\sqrt{\sum_i \frac{1}{\sigma_i^2}}} = \frac{1}{\sqrt{\sum_i w_i}}$$