

LEZ. 7.8

# INC DI CATEGORIA B

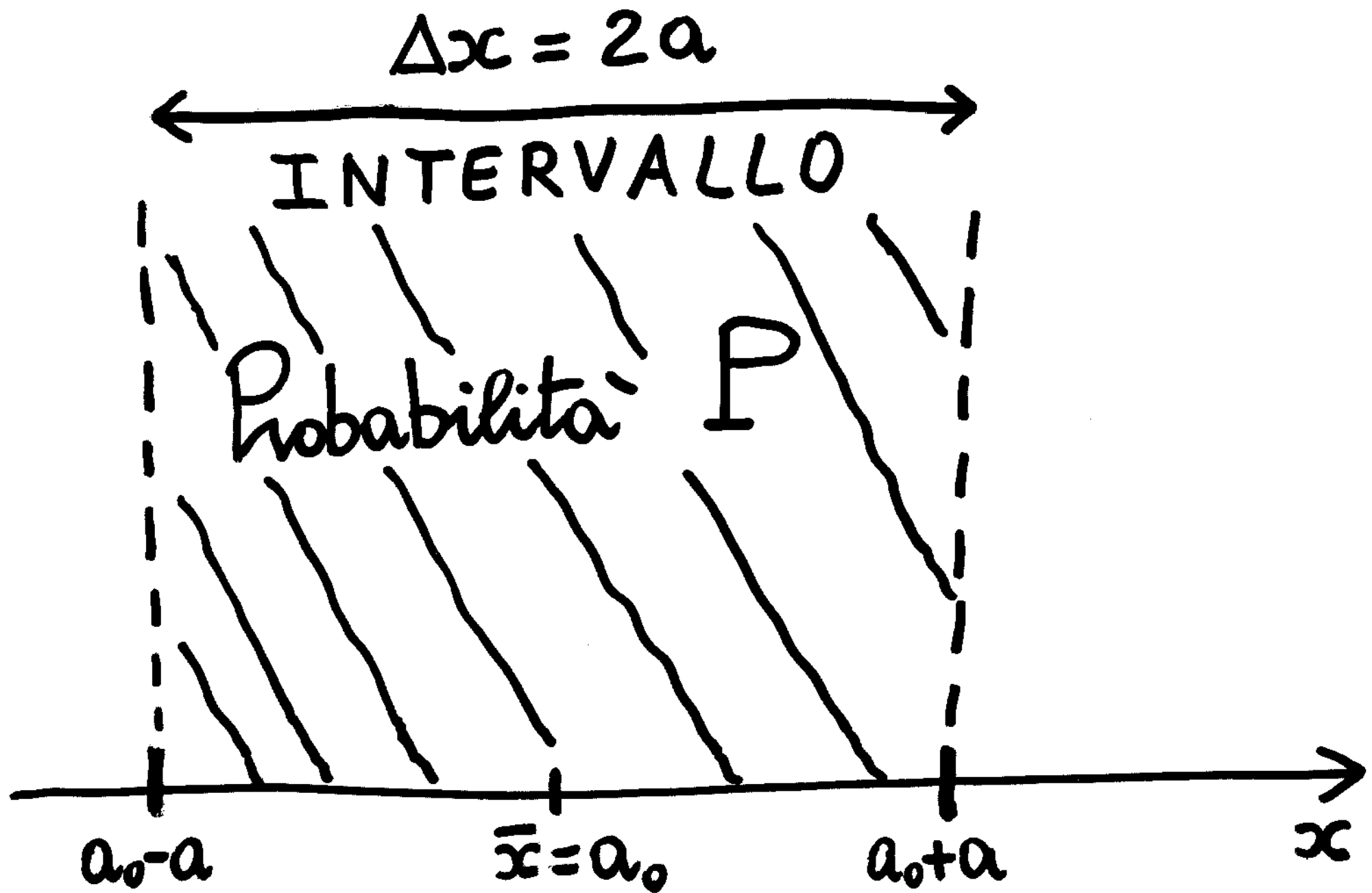
Si basa sulla definizione "a priori" di un opportuno intervallo di valori entro il quale si suppone debbano cadere i valori del misurando (con una data probabilità)

L'intervallo fissato è  
tipicamente centrato  
attorno al valor medio

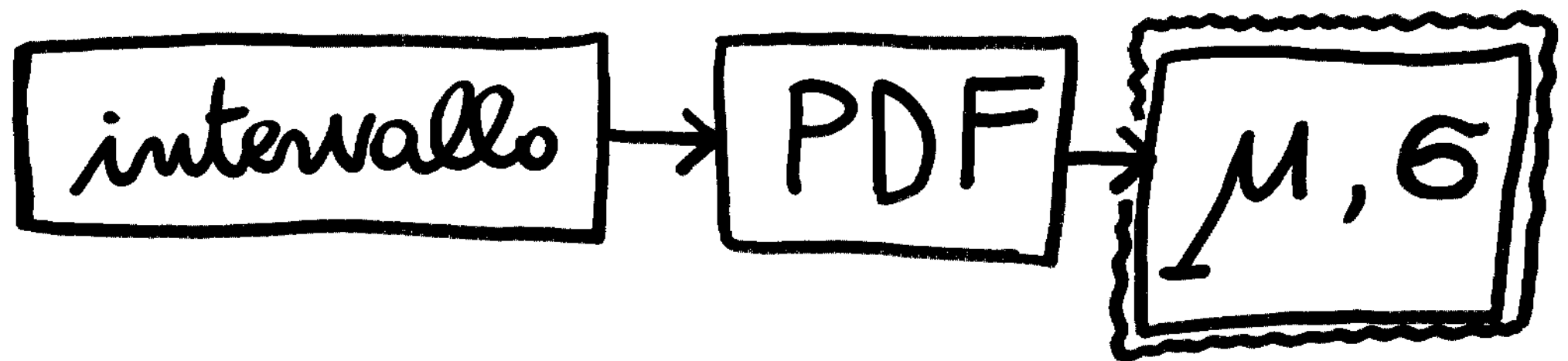
$$\bar{x} = a_0 = \frac{(a_0 + a) + (a_0 - a)}{2}$$

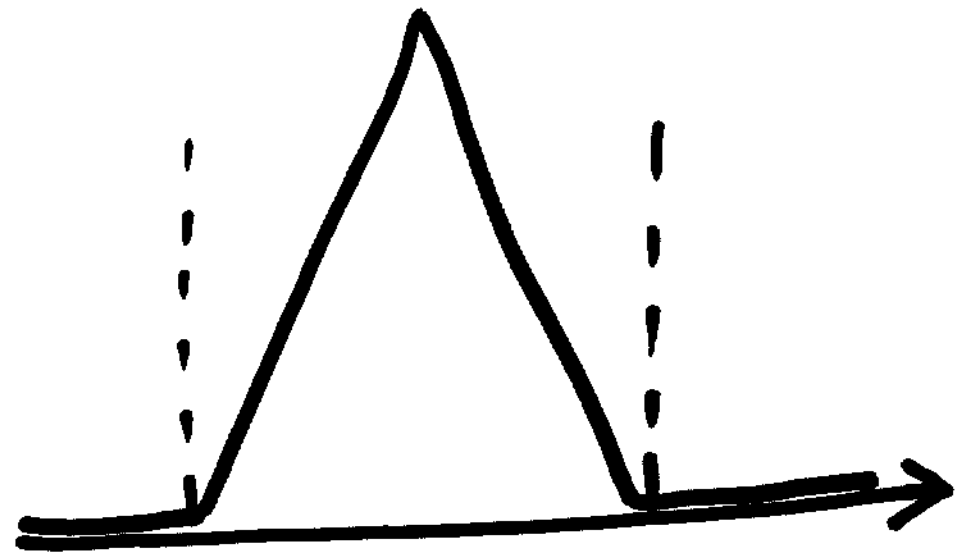
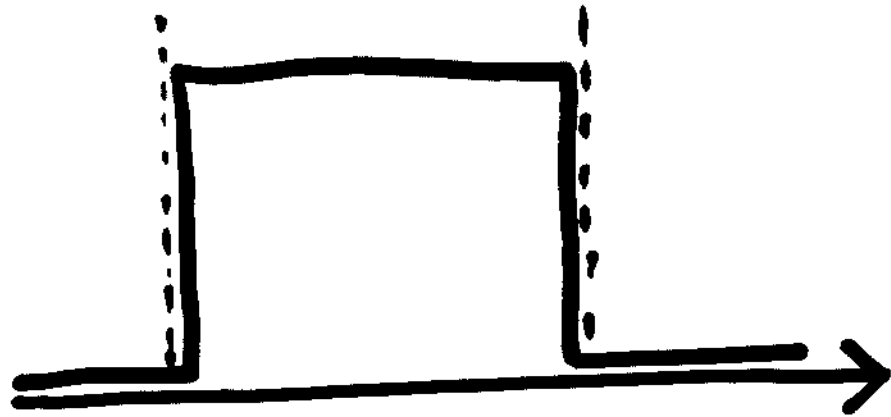
e ha una piena larghezza

$$\Delta x = (a_0 + a) - (a_0 - a) = 2a$$

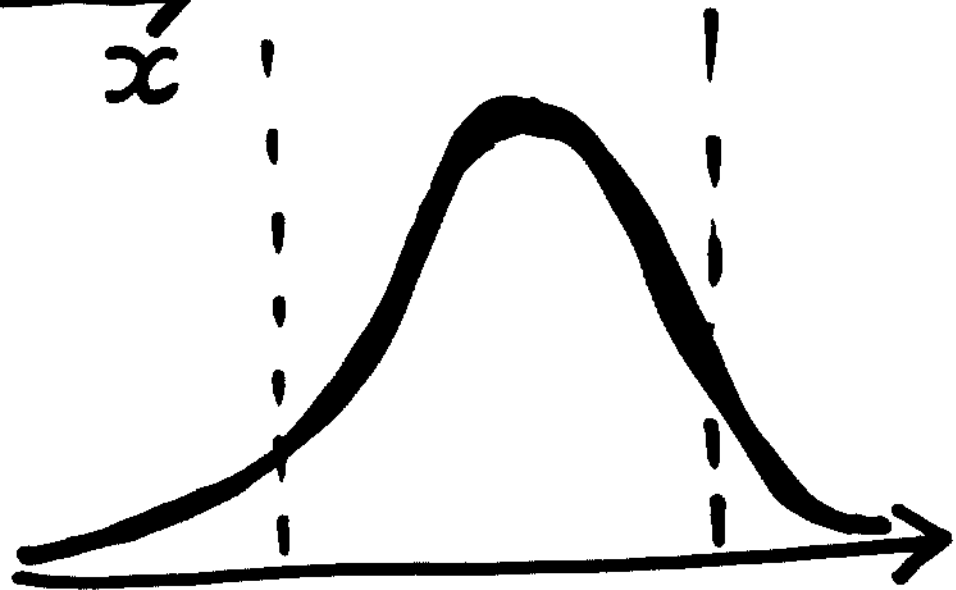
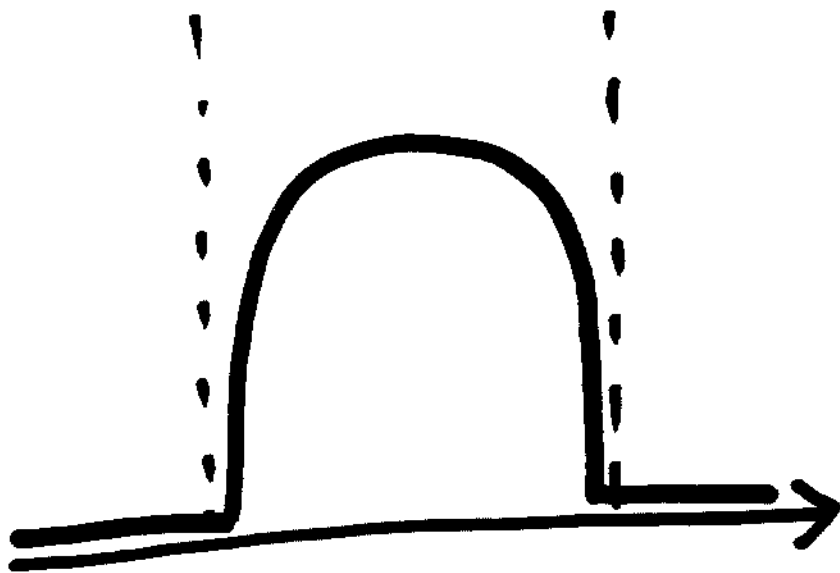


All'intervallo di Cat. B si associa una densità di probabilità (PDF) e di questa si calcolano media, varianza, e deviazione standard.



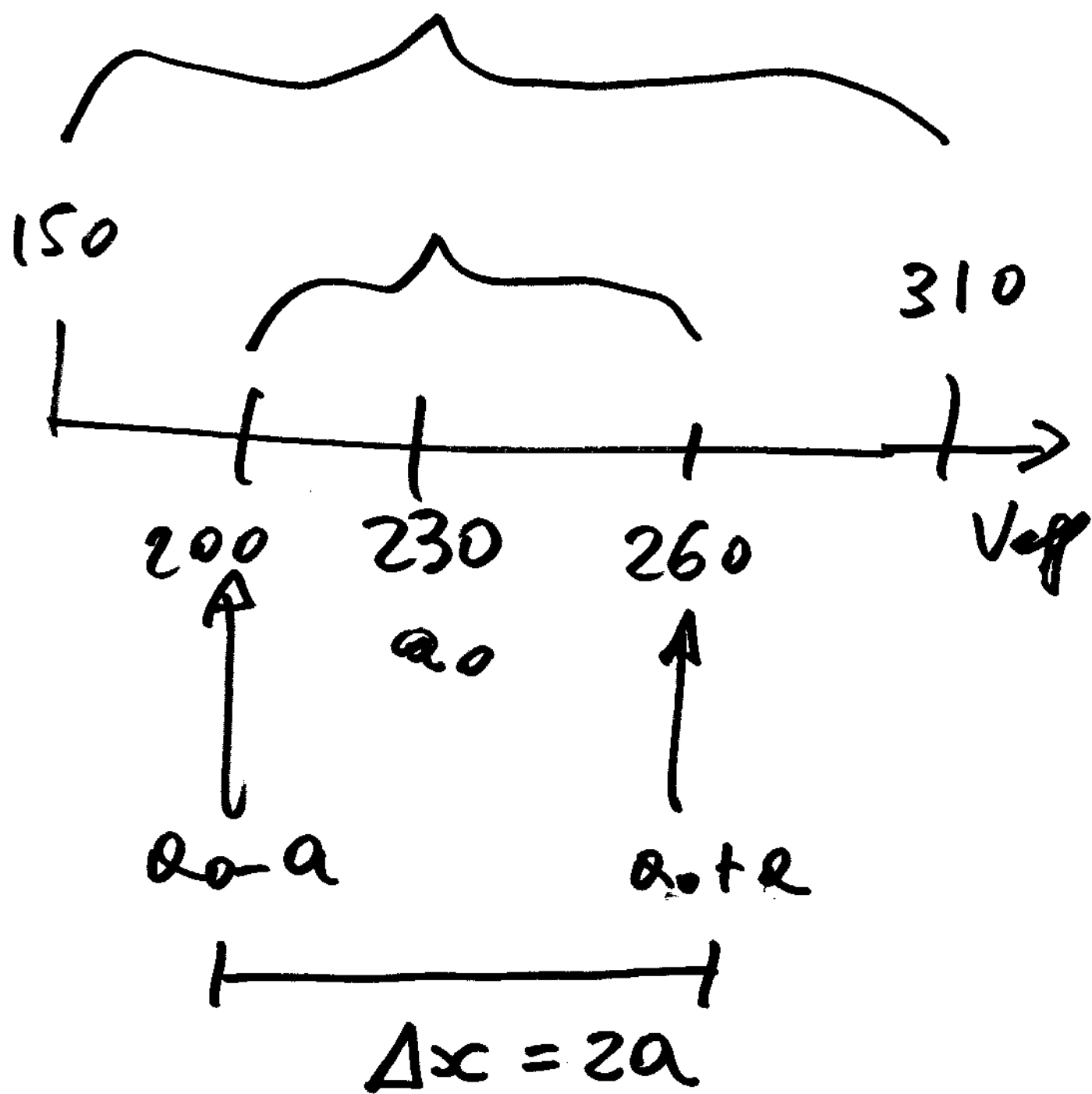


PDF  $\uparrow$   
 $x$



Tanto la larghezza dell'intervallo quanto la PDF a esso associata si scelgono sulla base di:

- precedenti conoscenze o dati di misura
- esperienza sul comportamento misurando
- specifiche dei costruttori dei materiali e strumenti coinvolti nella misura
- dati di calibratori o pubblicazioni
- incertezza sui parametri di riferimento (presa da manuali)





# PROCEDURA DI STIMA DI $M_B(x)$

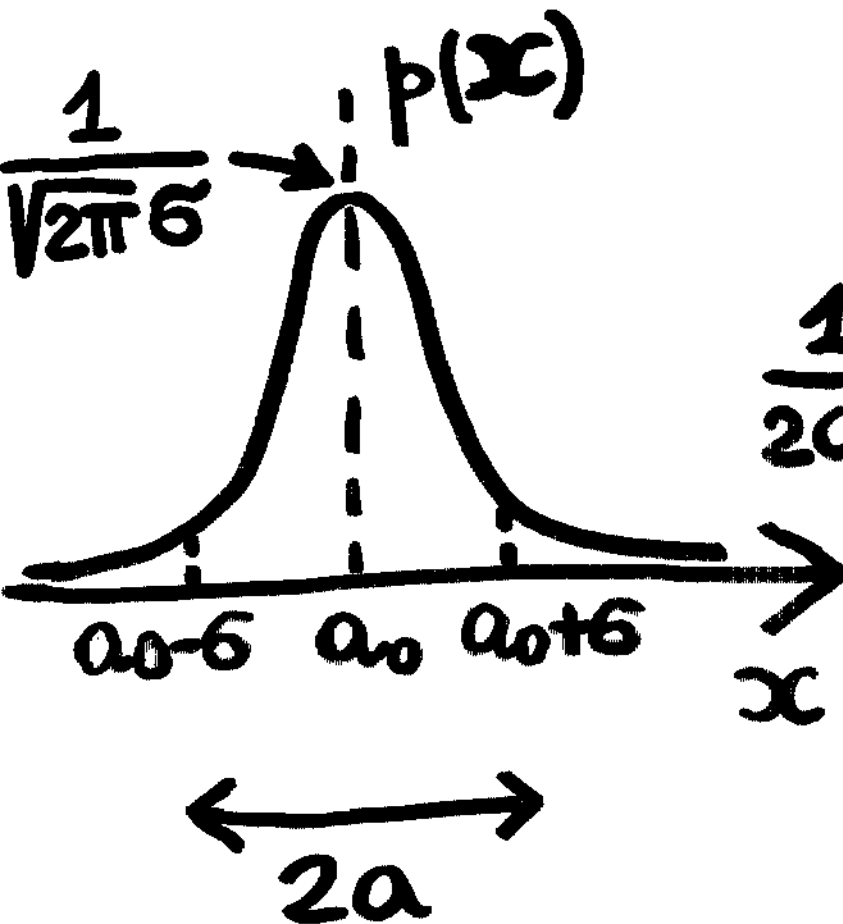
- Quando dispongo di una PDF per la grandezza  $x$ , posso calcolare  $\mu(x)$  e  $\sigma(x)$  che mi danno il valore di misura e la sua incertezza:

$$x = x_{MIS} = \bar{x} = \mu(x)$$

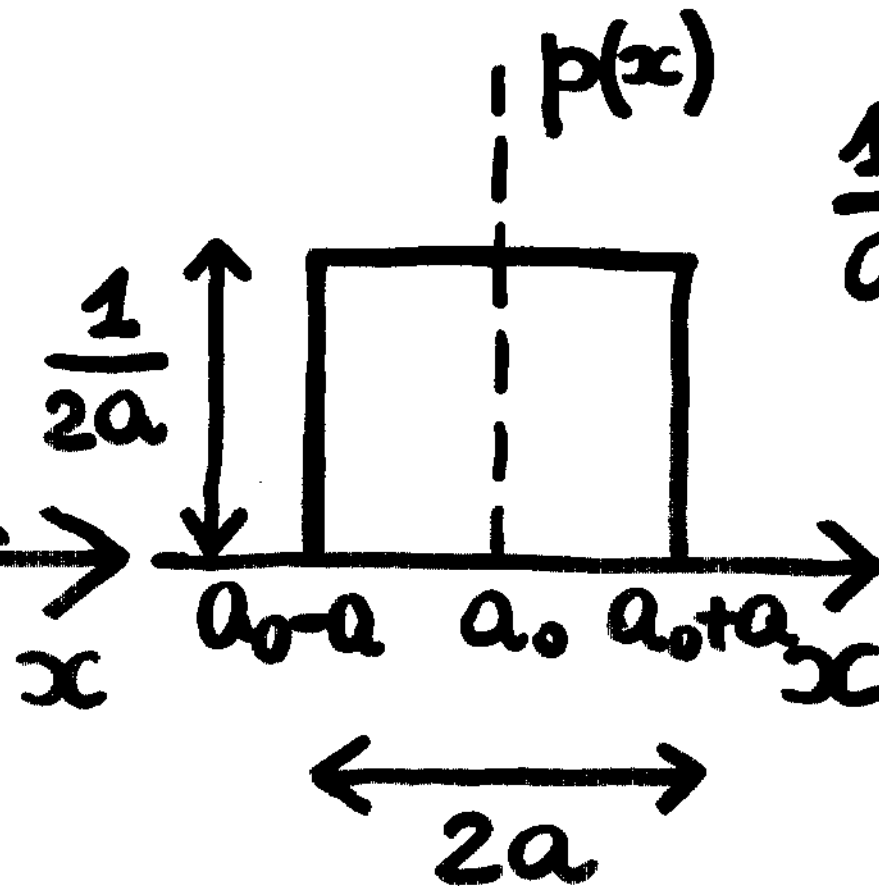
$$M_B(x) = INC_B(x) = \sigma(x)$$

PDF più comuni:

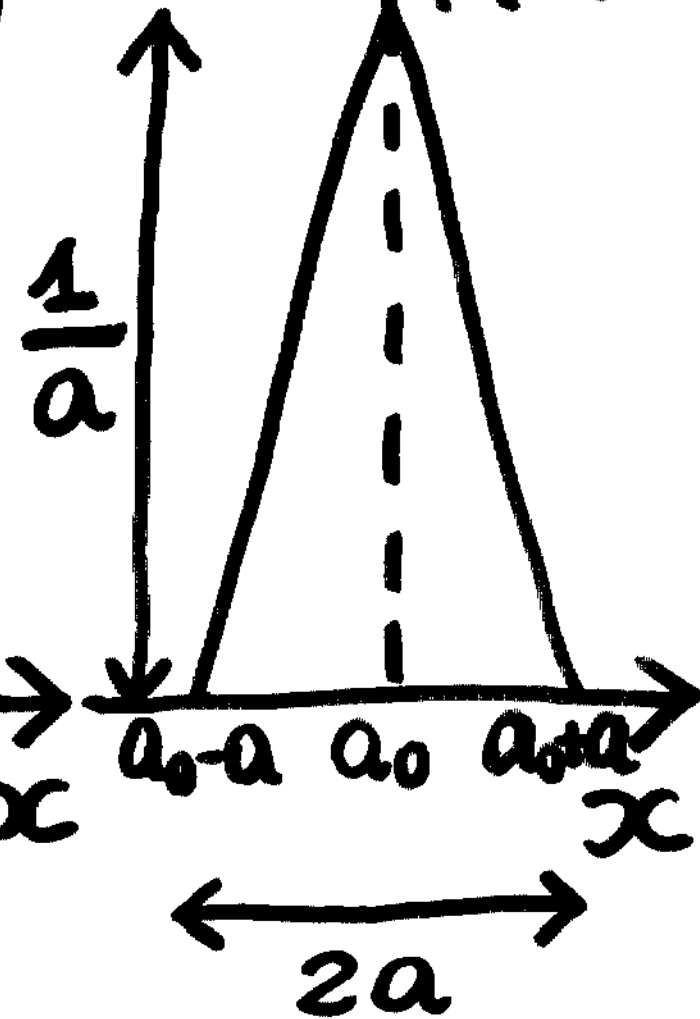
GAUSSIANA  
(NORMALE)



UNIFORME  
(RETTANGOLARE)



TRIANGOLARE  
 $p(x)$



PDF normale

già dispongo di  $\mu(x)$  e  $\sigma(x)$

devo ricordare che

1 $\sigma$  level  $P[\mu - \sigma \leq x \leq \mu + \sigma] \cong 68.3\%$

2 $\sigma$  level  $P[\mu - 2\sigma \leq x \leq \mu + 2\sigma] \cong 95.5\%$

3 $\sigma$  level  $P[\mu - 3\sigma \leq x \leq \mu + 3\sigma] \cong 99.7\%$

PDF uniforme  $\Delta x = 2a$

$$p(x) = \begin{cases} 0 & x < a_0 - a \\ \frac{1}{2a} & a_0 - a \leq x \leq a_0 + a \\ 0 & x > a_0 + a \end{cases}$$

È immediato verificare che

$$\mu(x) = E[x] = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot p(x) dx = a_0$$

$$\sigma(x) = \frac{\Delta x}{\sqrt{12}}$$

$$\mu(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx = \int_{a_0-a}^{a_0+a} x \frac{1}{2a} dx =$$

$$= \frac{1}{2a} \left[ \frac{x^2}{2} \right]_{a_0-a}^{a_0+a} = \frac{1}{2a} \frac{2a_0a + 2a_0a}{2}$$

$$= a_0$$

$$\sigma^2(x) = E[(x - \mu(x))^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu(x))^2 p(x) dx =$$

$$= \int_{a_0-a}^{a_0+a} (x - a_0)^2 \frac{1}{2a} dx = \frac{1}{2a} \left[ \frac{(x - a_0)^3}{3} \right]_{a_0-a}^{a_0+a} =$$

$$= \frac{1}{2a} \left[ \frac{a^3}{3} - \left( -\frac{a^3}{3} \right) \right] = \frac{a^2}{3} = \frac{(\Delta x)^2}{12}$$

$$\sigma(x) = \frac{\Delta x}{\sqrt{12}} \quad !!!$$

PDF triangolare

$$\mu(x) = a_0$$

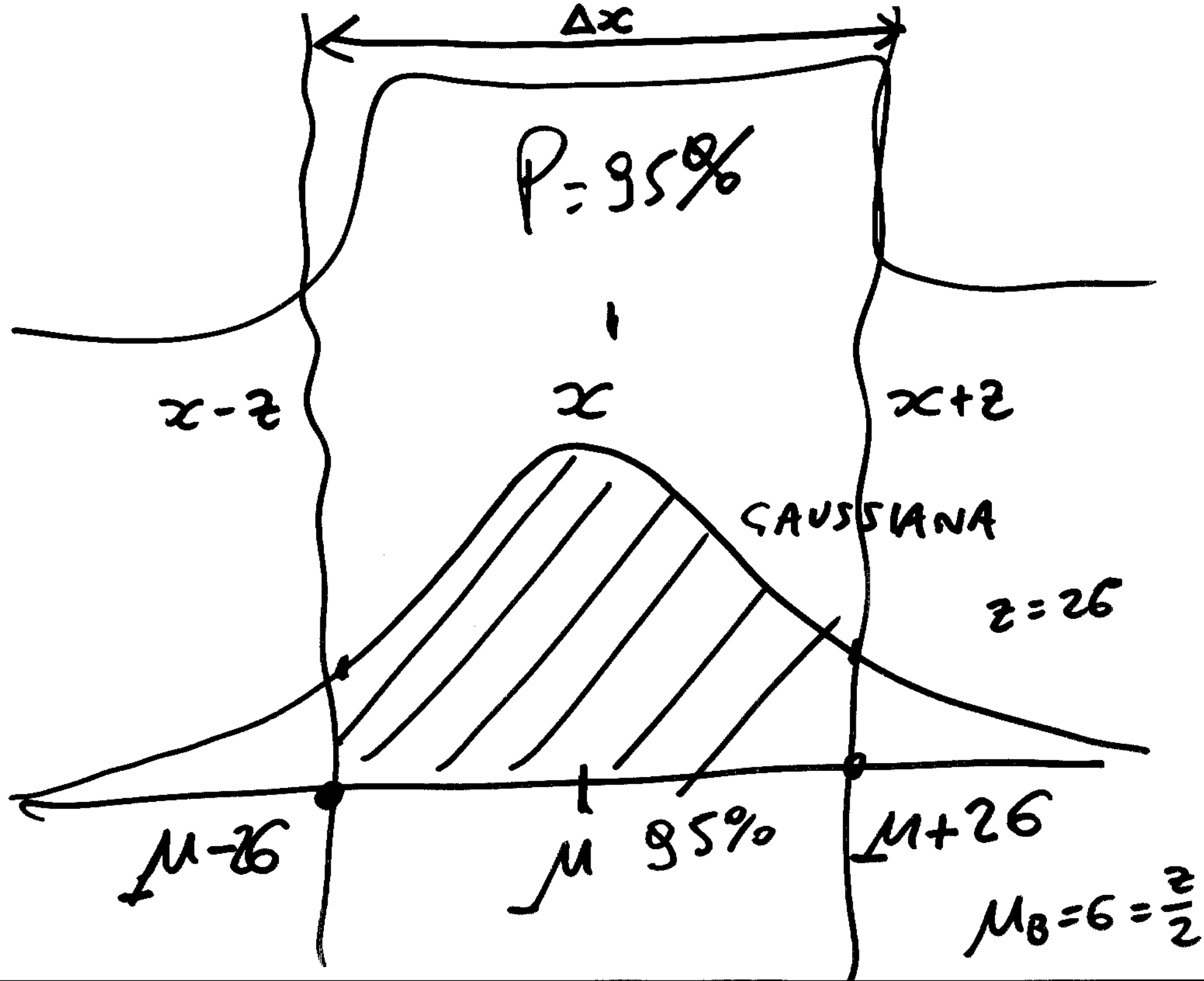
$$\sigma^2(x) = \frac{a^2}{6} = \frac{(\Delta x)^2}{24}$$

$$\sigma(x) = \frac{\Delta x}{\sqrt{24}}$$

# STIMA DI $\mu_B(\infty)$

- Calcolo  $\mu_B$  partendo dalla conoscenza di un intervallo di confidenza con probabilità  $P$ : uso PDF normale con confidenza  $P$  e stima  $\mu_B = 6$
- Calcolo  $\mu_B$  partendo dalla conoscenza di una INCERTEZZA ESTESA  $U_B = K\mu_B$  e dividendo per il fattore  $K$





## MISURE DIRETTE

$y = x$  e.g. misura di  $V$  con un voltmetro

$$M_C^2 = M_A^2 + M_B^2$$

## MISURE INDIRETTE

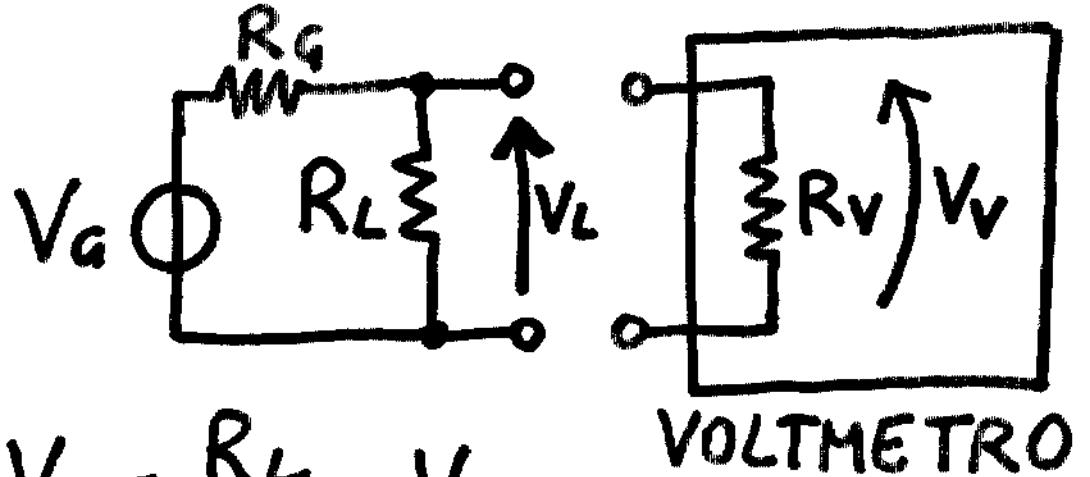
$y = f(x_1, x_2, \dots, x_N)$  e.g. mis.  $P$

$$P = f(I, R_0, \alpha, T) = RI^2 = R_0[1 + \alpha(T - T_0)]I^2$$

# MISURE DIRETTE

ERRORE DI CARICO

effetto di carico  
dello strumento  
sul misurando



$$V_L = \frac{R_L}{R_L + R_G} V_G$$

$$V_V = V_L' = \frac{R_L // R_V}{R_L // R_V + R_G} V_G \neq V_L$$

# MISURE INDIRETTE

ERRORE DI MODELLO (più raffinato e completo)

$$P = RI^2 = R_0 [1 + \alpha(T - T_0)] I^2$$

$$P' = R_0 [1 + \alpha(T - T_0) + \beta(T - T_0)^2 + \gamma(T - T_0)^3 + \dots] I^2$$

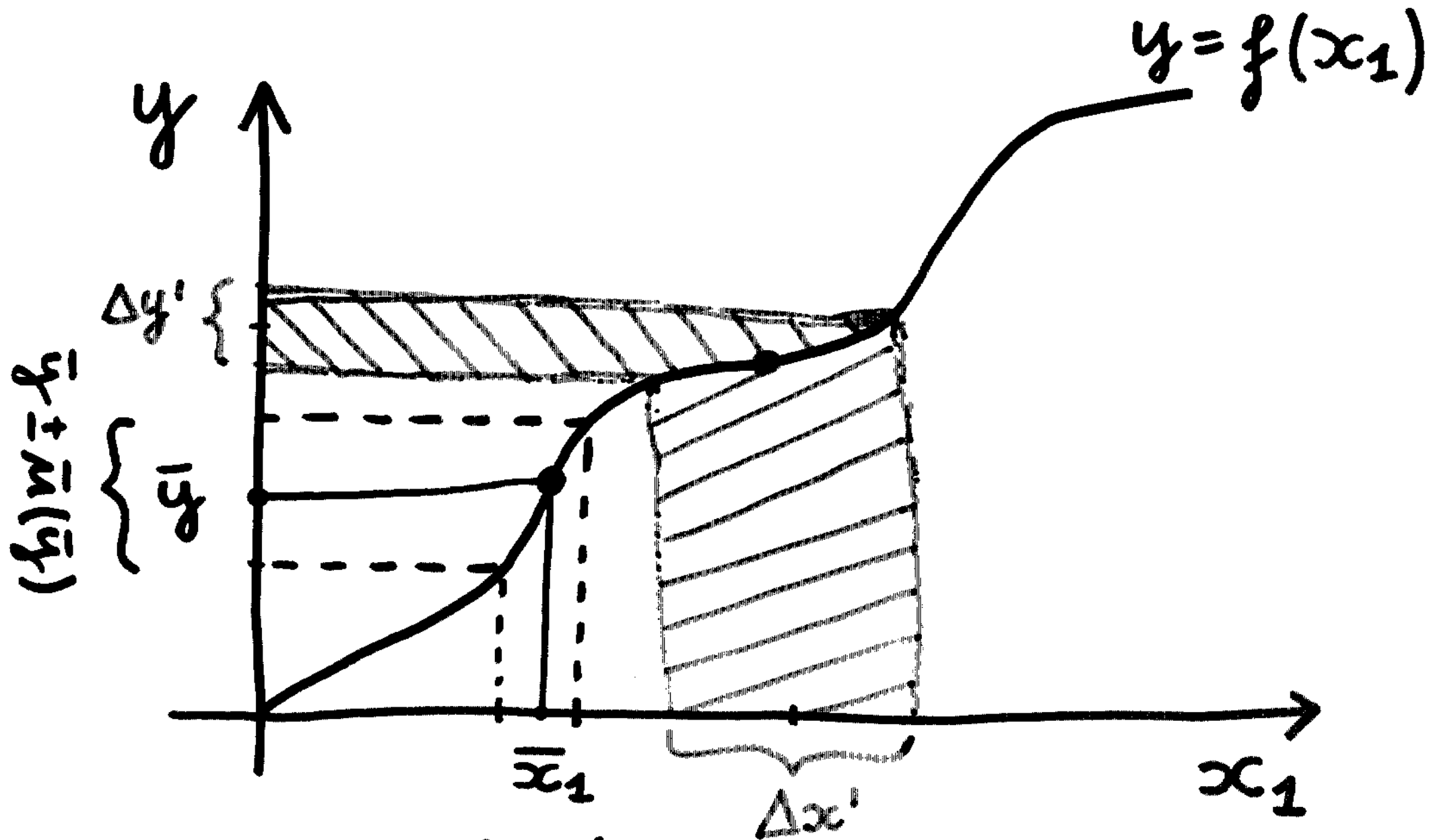
$$P'' = R_0 f(p, v\%) [1 + \alpha(T - T_0) + \beta(T - T_0)^2 + \gamma(T - T_0)^3 + \dots] I^2$$

INC COMPOSTA  $M_c$  IN MIS. IND.

In un intorno del valore di  $m$ .

$\bar{y} = f(\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_N)$  posso sviluppare in serie di Taylor la relazione funzionale  $f$ :

$$(y - \bar{y}) = \frac{\partial f}{\partial x_1} \bigg|_{\bar{y}} (x_1 - \bar{x}_1) + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_N} \bigg|_{\bar{y}} (x_N - \bar{x}_N)$$



$$\bar{x}_1 \pm \mu(\bar{x}_1)$$

$$C_1 = \left. \frac{df}{dx_1} \right|_{\bar{x}_1} \quad \text{COEFF. DI SENS.}$$

$$E \left\{ (y - \bar{y})^2 \right\} = E \left\{ \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \frac{\partial f}{\partial x_i} \frac{\partial f}{\partial x_j} (x_i - \bar{x}_i)(x_j - \bar{x}_j) \right\} =$$

$$= E \left\{ \sum_{i=1}^N \left[ \frac{\partial f}{\partial x_i} \Big|_{\bar{y}} \right]^2 (x_i - \bar{x}_i)^2 + \right. \\ \left. + 2 \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=i+1}^N \frac{\partial f}{\partial x_i} \Big|_{\bar{y}} \frac{\partial f}{\partial x_j} \Big|_{\bar{y}} (x_i - \bar{x}_i)(x_j - \bar{x}_j) \right\}$$

$$E \left\{ (x_i - \bar{x}_i)^2 \right\} \triangleq \sigma^2(x_i) = \mu^2(x_i) \quad \begin{array}{l} \text{VARIANZA} \\ \text{INCERTEZZA}^2 \end{array}$$

$$E \left\{ (x_i - \bar{x}_i)(x_j - \bar{x}_j) \right\} \triangleq \sigma^2(x_i, x_j) = \mu(x_i, x_j) \quad \begin{array}{l} \text{COVARIANZA} \\ \text{tra } x_i \text{ e } x_j \end{array}$$

Definiamo COEFFICIENTI DI SENSIBILITA'

$$C_i \triangleq \left. \frac{\partial f}{\partial x_i} \right|_{\bar{y}}$$

le derivate prime parziali della relazione funzionale rispetto alla variabile  $x_i$

$C_i$  indica come varia il misurando  $Y$  in corrispondenza di una variazione del parametro  $X_i$  di dipendenza

Il VALORE DI MISURA della grandezza  $Y$  è

$$y = \bar{y} = f(\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_N)$$

con una INCERTEZZA COMPOSTA

---

$$M_c(y) = \sqrt{\sum_{i=1}^N c_i^2 M^2(x_i) + 2 \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=i+1}^N c_i c_j M(x_i, x_j)}$$

In generale ogni INCERTEZZA  $M(x_i)$  è

$$M_c(x_i) = \sqrt{M_A^2(x_i) + M_B^2(x_i)} = \sqrt{S^2(\bar{x}_i) + M_B^2(x_i)} = \sqrt{\frac{S^2(x_i)}{n} + M_B^2(x_i)}$$



# INC. COMPOSTA DELLA MISURA INDIRETTA

$$\begin{aligned} \mu_c^2(y) = & \sum_{i=1}^N \left[ \frac{\partial f}{\partial x_i} \right]^2 \mu^2(x_i) + \\ & + 2 \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=i+1}^N \left[ \frac{\partial f}{\partial x_i} \right] \left[ \frac{\partial f}{\partial x_j} \right] \mu(x_i, x_j) \end{aligned}$$

"pesata"  
Somma delle incertezze (varianze)  
delle  $x_i$  più la somma dei termini  
di covarianza (sempre pesate con le  
derivate prime della relazione funzionale)

# COEFFICIENTE DI CORRELAZIONE

$$\Gamma_{ij}(x_i, x_j) \triangleq \frac{\mu(x_i, x_j)}{\mu(x_i) \mu(x_j)} \in [-1, +1]$$

$\Gamma_{ij} = 0 \iff x_i \text{ e } x_j$  STATISTICAMENTE  
INDIPENDENTI

Utilizzando la def. di  $\Gamma_{ij}$ , si può scrivere

$$\mu_c(y) = \sqrt{\sum_{i=1}^N c_i^2 \mu^2(x_i) + 2 \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=i+1}^N c_i c_j \Gamma_{ij}(x_i, x_j) \times \mu(x_i) \mu(x_j)}$$