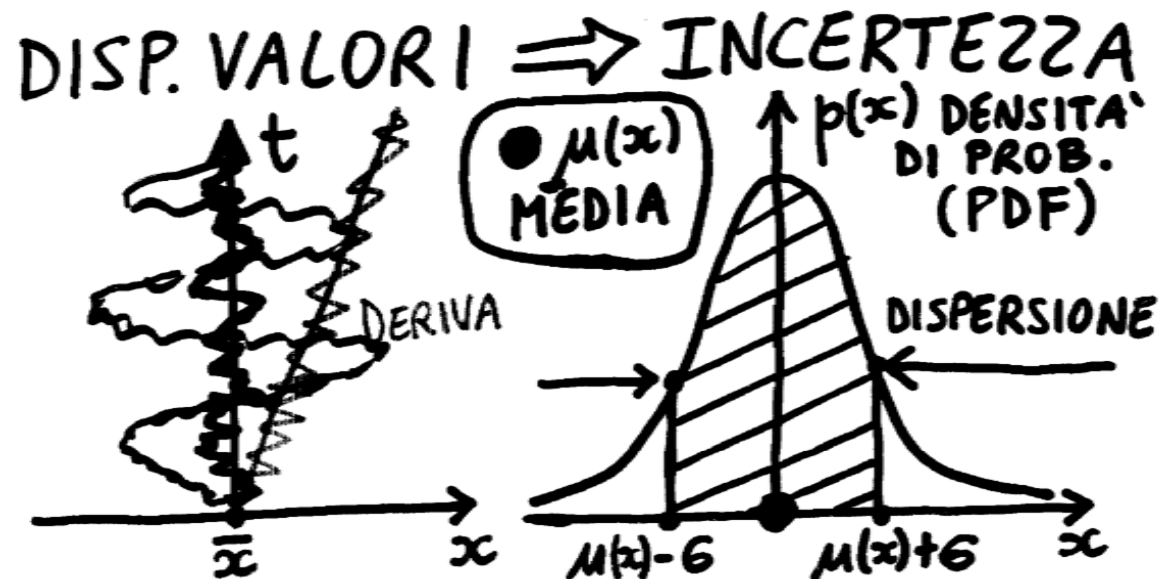


**INCERTEZZA  
DI  
MISURA**



# Variabilità delle misure

Misure ripetute dello stesso parametro fisico non forniscono lo stesso valore



tendenza centrale ( $\bar{x}$  o  $\mu$ ) e dispersione ( $\sigma$ )

**L'incertezza di misura è la dispersione dei valori "attribuibili" al misurando**

# Approccio statistico

Le misure sono sempre affette da “fluttuazioni” o errori (almeno potenziali), mai perfettamente conoscibili, che si traducono in una naturale “indeterminazione” o **INCERTEZZA** sul **risultato di misura**

Occorre lasciare un approccio deterministico (si vorrebbero conoscere le fluttuazioni) in favore di un **approccio statistico** grazie al quale è possibile stimare le fluttuazioni

# Incertezza di misura

La variabilità del risultato di una misura è analizzata grazie ai metodi consolidati della statistica (varianza e deviazione standard)

il risultato di misura dunque non è mai un unico numero “deterministico” ma un **intervallo di valori possibili** entro il quale il misurando può trovarsi con una data probabilità

La semiampiezza di un particolare intervallo di valori (l'intervallo a  $\pm 1$  deviazione standard dal valore centrale) è l'incertezza di misura

# Teoria degli errori

La **teoria degli errori di misura** prevedeva che un misurando non potesse mai essere perfettamente conosciuto a causa degli inevitabili errori di misura (intrinseci in ogni metodo o strumento utilizzato per la misurazione)

NON CONOSCIBILE

$$\text{Errore} = \text{Valore Misurato} - \text{Valore Vero}$$

(concetto astratto)

INDETERMINATO!!!

VALORE  
NOTO

# Tipi di errori

**Errori sistematici:** si presentano nella stessa entità ogni volta che si ripete la misura (*offset* o polarizzazione)

esempio: ogni volta che un peso di massa  $m$  viene posto su una bilancia digitale questa legge "sistematicamente" 100 g in più (*offset*) rispetto al valore  $m$

**Errori accidentali:** si presentano in maniera diversa e "impredicibile" ogni volta che si ripete la misura (fluttuazione casuale)

esempio: ogni volta che il peso di prima è posto sulla bilancia, il visualizzatore digitale mostra un valore diverso ( $m + 100 \text{ g} + \varepsilon_i$ ), ad esempio a causa del rumore elettronico sulla tensione di lettura inviata al *display*

# Problematiche

**Errori sistematici ed errori accidentali non sono della stessa natura:**

- i primi sono componenti deterministiche (e pertanto conoscibili e anche eliminabili)
- i secondi sono componenti aleatorie (stimabili in senso statistico e talora riducibili ma mai eliminabili del tutto)

Questi due tipi di errori non possono essere combinati/sommati in maniera corretta (si sommano solo le grandezze omogenee ma anche "logicamente" dello stesso tipo)  
es.: lunghezza automobile ; calibro fucile ; profondità piscina

# Errori → Incertezza

Date le incongruenze logiche della teoria degli errori, a fine anni '70 il CIPM incaricò un Gruppo di Lavoro di definire procedure unificate per l'espressione dell'incertezza di misura

Una corretta analisi statistica della variabilità di una misura consente di risolvere in maniera soddisfacente il problema di esprimere

**l'incertezza standard di misura**

(parametro, valutato secondo procedure convenzionali, che esprime il nostro grado di non conoscenza del misurando)

2 categorie di stima dell'incertezza

**A - stimata con metodi statistici** (su un insieme, o campione, di misure ripetute)

**B - stimata in altro modo** (e.g. conoscenze a priori o proprietà dello strumento)

# Richiami di probabilità

$p \in [0 \text{ e } 1]$  (evento impossibile e evento certo)

$X$  variabile casuale (VC) con valori  $x \in \{\mathcal{R}\}$

$$P(a \leq x \leq b) = \int_a^b p(x) dx \quad \text{PROBABILITA'}$$

$p(x)$  funzione densità di probabilità (PDF)

La PDF descrive il processo casuale considerato assegnando la probabilità per i possibili valori d'uscita. Per una VC continua la "probabilità puntuale" è nulla mentre può non essere nulla la **probabilità di cadere in un intervallo di valori**

$$\int_{-\infty}^{+\infty} p(x) dx = 1 \quad \text{normalizzazione della PDF}$$

# Richiami di statistica

Per  $X$  VC reale (possibili valori della misura) esistono degli stimatori che ci consentono di conoscere, in senso statistico, alcuni parametri caratteristici del processo casuale. In particolare MEDIA e VARIANZA permettono di stimare la tendenza centrale e la dispersione dei valori  $x$  associabili a  $X$

## **MEDIA**

$$\mu(x) = \mu_x = E\{x\} = \int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx$$

## **VARIANZA**

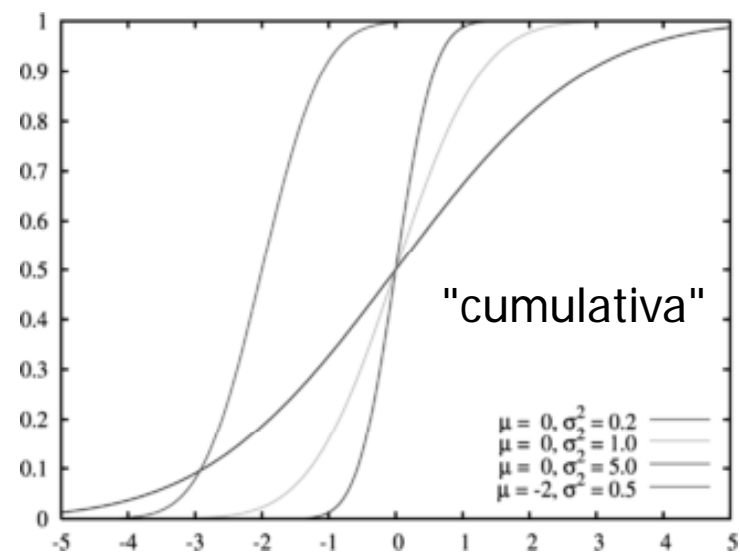
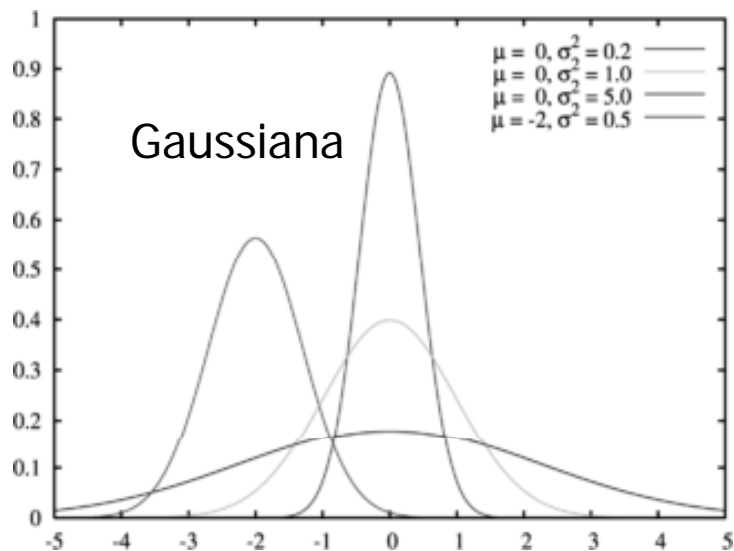
$$\sigma^2(x) = \sigma_x^2 = E\{[x - \mu_x]^2\} = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - \mu_x]^2 p(x) dx$$

$$\sigma(x) = \sqrt{\sigma^2(x)} \quad \text{DEVIAZIONE STANDARD}$$

# PDF normale o gaussiana

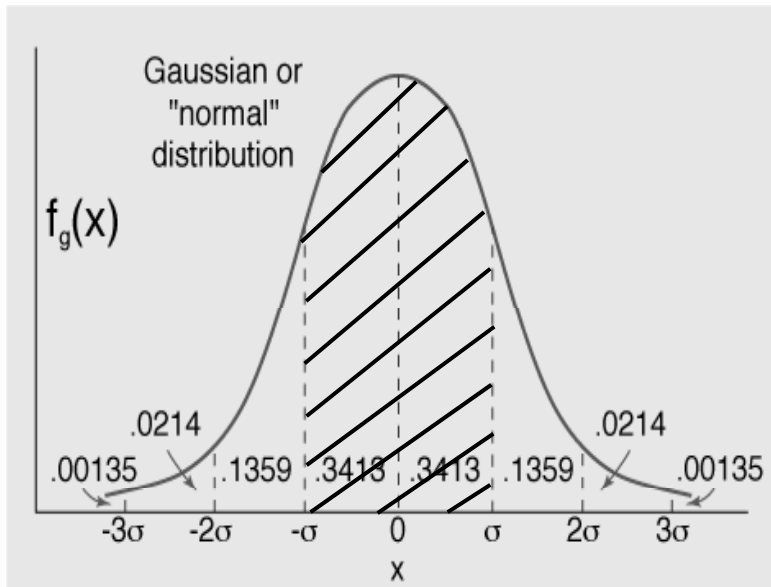
E' la PDF "più comune" per la descrizione della media di fenomeni casuali quali le misure (per il teorema del limite centrale la media di una VC tende ad avere una PDF gaussiana in una "approssimazione dei grandi numeri"):

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



# Probabilità di "cadere" in un intervallo

Integrando la PDF gaussiana tra due valori sull'asse reale si trova la **probabilità** che il risultato (misura) "cada" (sia) nell'intervallo compreso tra i due valori considerati



Le AREE sottese dalla curva PDF sono le probabilità di avere valori (misure) in un dato intervallo sull'asse reale

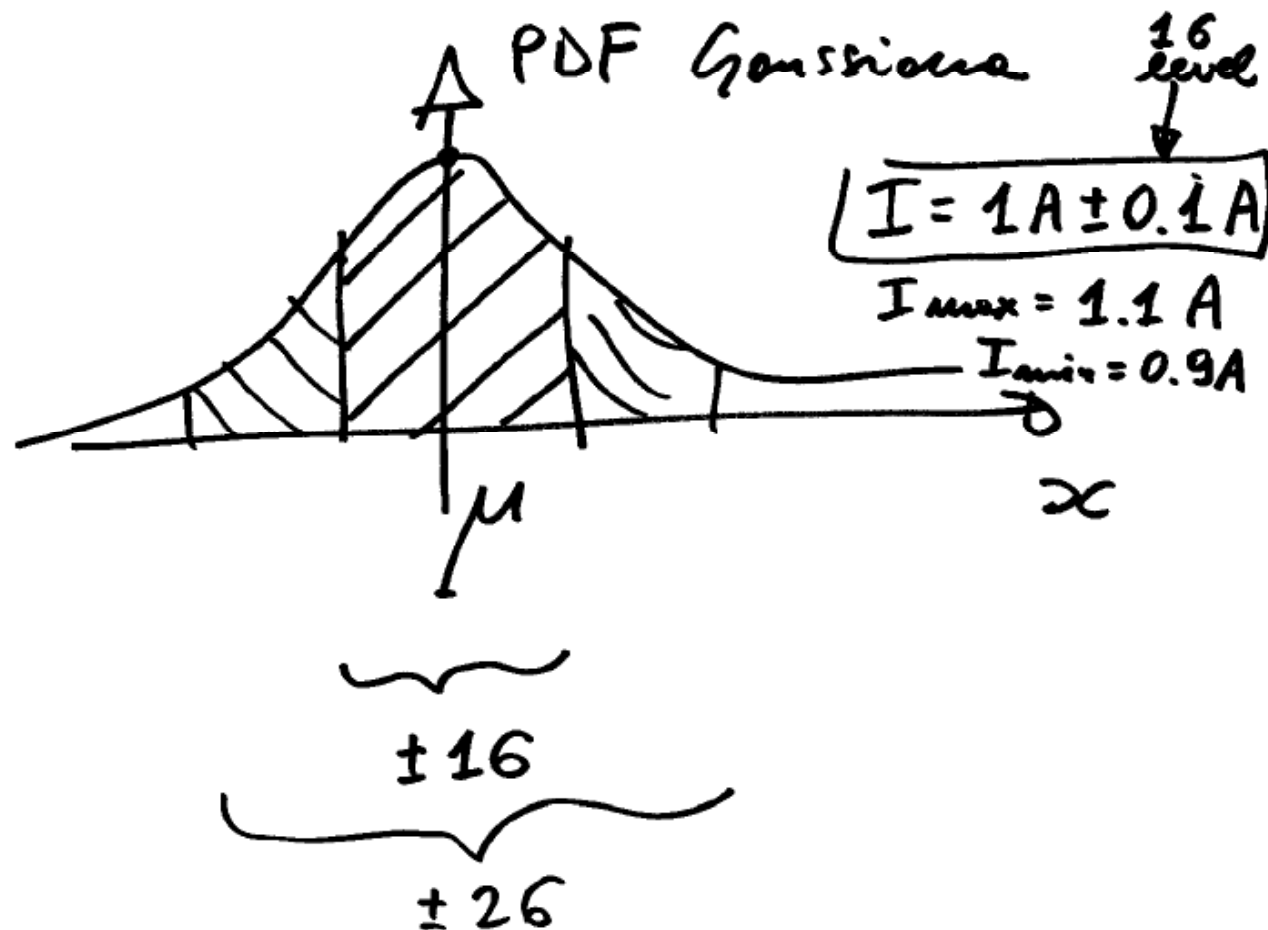
Lontano dalla media  $\mu$ , rispetto alla larghezza  $\sigma$ , la PDF diviene molto bassa e dunque le aree sottese molto piccole (misure improbabili)

Livelli di confidenza

{	$1\sigma$	$68.27\% \cong 68.3\% \sim 68\%$
	$2\sigma$	$95.45\% \cong 95.5\% \sim 95\%$
	$3\sigma$	$99.73\% \cong 99.7\%$

e.g.  $P [ (\mu_x - \sigma_x) \leq x \leq (\mu_x + \sigma_x) ] \cong 68.3\%$

# Esempio di PDF gaussiana



misura di corrente (di valore nominale 1 A e incertezza 0.1 A)

# Incertezza standard

Per qualsiasi misura si definisce:

**incertezza standard o scarto tipo, con simbolo “ $u$ ” dall’inglese *uncertainty*, una stima della deviazione standard  $\sigma$ , radice quadrata della varianza  $\sigma^2$ , prevista per il valore di misura**

A seconda del metodo impiegato per la stima di  $u(\cdot)$  classificheremo questa incertezza come di categoria A o B

# Media campionaria

Variabile  $X$  [misurando] nota attraverso  $n$  determinazioni [misure]  $x_k$  ( $k=1,2,\dots,n$ ) ottenute in condizioni di ripetibilità:

STIMA del valor medio della (intera) popolazione,  $\mu(x)$ , attraverso lo stimatore

## MEDIA CAMPIONARIA

$$\bar{x} = \bar{x}_k = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k$$

$$\mu(x) = \mu_x \stackrel{\Delta}{=} E[x] \stackrel{S}{=} \bar{x} = \bar{x}_k$$

S uguale nel senso  
= della Stima

# Dimostrazione

Dim.

$$\boxed{E\{\bar{x}\}} = E\left\{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k\right\} =$$

$$= \frac{1}{n} E\left\{\sum_{k=1}^n x_k\right\} =$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E\{x_k\} =$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E\{x\} =$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mu(x) =$$

$$= \frac{1}{n} n\mu(x) = \boxed{\mu(x)}$$

# Dispersione della media

Per misure ripetute di una grandezza  $X$  la miglior stima del valore di misura  $x$  coincide con il valor medio delle misure ripetute:

$$x = \bar{x} = \bar{x}_k \quad \text{VALORE DI MISURA}$$

Per determinare la dispersione (incertezza) sul valore di misura dovremo valutare la dispersione, almeno potenziale, della variabile casuale  $\bar{x}$  (“valore di misura”). Dunque cercheremo  $\sigma(\bar{x})$  che, come vedremo, risulta funzione di  $\sigma(x)$  e del numero  $n$  di misure ripetute

# Varianza campionaria

STIMA della varianza della (intera) popolazione,  $\sigma^2(x)$ , attraverso lo stimatore

## **VARIANZA CAMPIONARIA**

$$s^2(x) = s^2(x_k) = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x})^2$$

$$\sigma^2(x) = \sigma_x^2 \stackrel{\Delta}{=} E[(x - \mu)^2] \stackrel{S}{=} s^2(x) = s^2(x_k)$$

$$\text{inoltre: } s^2(x) = \frac{1}{n-1} \left[ \left( \sum_{k=1}^n x_k^2 \right) - n\bar{x}^2 \right]$$

# Gradi di libertà della stima

Nella varianza campionaria, il denominatore  $\nu = n-1$  è il numero di gradi di libertà

Vediamo 3 validi motivi per cui è opportuno dividere la somma degli  $n$  scarti quadratici, che compare nell'espressione della varianza campionaria, per  $n-1$  e non per  $n$

1) Non ha alcun senso calcolare la varianza per un campione che contenga un solo dato ( $n=1$ ). In tale caso, dividendo per  $n-1$ , otteniamo come  $s^2(x)$  una forma indefinita del tipo  $0/0$

2) Nella formula di  $s^2(x)$  calcoliamo di fatto gli scarti quadratici dalla media campionaria,  $\bar{x}$  (nota), e non dalla media della popolazione,  $\mu_x$ : dunque degli  $n$  scarti sommati solamente  $n-1$  sono tra loro indipendenti

3) Si dimostra che il valore atteso della varianza campionaria, con l' $n-1$  al denominatore, è la varianza della popolazione:

$$E\{ s^2(x) \} = \sigma^2(x)$$

# Dimostrazione

DIM:  $E\{s^2(x)\} = \frac{1}{n-1} E\left\{\left(\sum_k x_k^2\right) - 2\bar{x} \sum_k x_k + n\bar{x}^2\right\} =$

$$= \frac{1}{n-1} E\left\{\left(\sum_k x_k^2\right) - \frac{2}{n} \sum_k x_k \sum_k x_k + n\left(\frac{1}{n} \sum_k x_k\right)^2\right\} =$$

$$= \frac{1}{n-1} E\left\{\left(\sum_k x_k^2\right) - \frac{1}{n} \sum_k x_k \sum_k x_k\right\} =$$

$E\{x_k x_j\} = E\{x_k\}E\{x_j\}$   
se  $x_k$  e  $x_j$  sono  
statisticamente  
indipendenti

$$= \frac{1}{n-1} E\left\{\left(\sum_k x_k^2\right) - \frac{1}{n} \sum_k x_k^2 - \frac{1}{n} \sum_{k \neq j} x_k x_j\right\} =$$

$$x_k = \mu_x + (x_k - \mu_x)$$

$$= \frac{1}{n-1} \left[ \left(1 - \frac{1}{n}\right) \sum_k E\{x_k^2\} - \frac{1}{n} \sum_{k \neq j} E\{x_k\}E\{x_j\} \right] =$$

$$= \frac{1}{n-1} \left[ \left(\frac{n-1}{n}\right) n[\mu^2(x) + \sigma^2(x)] - \frac{n(n-1)}{n} \mu^2(x) \right] =$$

$$E(x^2) = \mu_x^2 + \sigma_x^2$$

$$= \mu^2(x) + \sigma^2(x) - \mu^2(x) = \sigma^2(x)$$

# Incertezza di cat. A (1/2)

Per determinare l'incertezza sul valore di misura valutiamo la deviazione standard della variabile casuale  $\bar{x}$

$\bar{x}$  è, almeno potenzialmente, una variabile casuale in quanto il suo valore specifico dipende dal particolare campione di dati considerato. Se disponessimo di  $m$  diversi insiemi di  $n$  misure ripetute e per ciascuno calcolassimo la  $\bar{x}$  corrispondente, otterremo  $m$  valori di  $\bar{x}$  differenti tra loro, la cui varianza è:

$$\sigma^2(\bar{x}) = \sigma^2\left(\frac{1}{n} \sum_k x_k\right) = \frac{1}{n^2} \sum_k \sigma^2(x_k) = \frac{1}{n^2} n \sigma^2(x) = \frac{\sigma^2(x)}{n}$$

La miglior stima di  $\sigma^2(\bar{x})$  si ottiene quindi come:

$$\sigma^2(\bar{x}) = \frac{\sigma^2(x)}{n} \stackrel{s}{=} \frac{s^2(x)}{n} \quad \text{e} \quad \sigma(\bar{x}) = \frac{s(x)}{\sqrt{n}}$$

# Incertezza di cat. A (2/2)

Si definisce **incertezza di categoria A** la dispersione del valor medio delle misure ripetute, calcolabile come

$$u_A(x) = s(\bar{x}) = \frac{s(x)}{\sqrt{n}} = \sqrt{\frac{1}{n(n-1)} \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x})^2}$$

Nel caso di incertezza solo di categoria A, il risultato di misura è allora  $x = \bar{x} \pm s(x)/\sqrt{n}$  con una qualità della misura che migliora (l'incertezza diminuisce) al crescere di  $n$

# Incertezza relativa

Parleremo di **incertezza relativa** quando normalizziamo il valore di incertezza tipo al valore di misura

$$u_r(y) = \frac{u(y)}{\bar{y}} \quad [1] \text{ numero puro!}$$

Incertezze relative anche di grandezze diverse (non omogenee) possono essere confrontate direttamente fra loro.

L'inc. rel. indica, indipendentemente dal valore e tipo del misurando, il grado di conoscenza che abbiamo raggiunto sul valore di misura

# Incertezza estesa

Quando si vuole definire un intervallo di valori, attorno al valore di misura  $y = \bar{y}$ , “all’interno del quale si ritiene che il misurando debba cadere con un certo livello di confidenza (probabilità  $P$ )”, si utilizza **l’incertezza estesa**

$$U(y) = k u(y)$$

$k$  fattore di copertura

valori tipici  $k = 1; 2; 3$  (68%; 95%; 99.7%)

# Cifre significative per l'incertezza

L'incertezza si esprime con una o al più due cifre significative: esiste infatti anche un'incertezza dell'incertezza e di norma non ha senso impiegare più di due cifre significative per  $u(x)$

Nei calcoli e passaggi intermedi, tuttavia, conviene conservare anche più di due cifre significative

# Alternativa di calcolo per la varianza

La varianza campionaria di  $n$  valori  $x_k$  si può anche calcolare come somma dei singoli valori, elevati al quadrato, meno  $n$  volte la media dei valori, al quadrato, il tutto diviso per  $n-1$ :

$$s^2(x) = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x})^2 = \frac{1}{n-1} \left[ \left( \sum_{k=1}^n x_k^2 \right) - n\bar{x}^2 \right]$$

DIM:  $\sum (x_k - \bar{x})^2 = \sum (x_k^2 - 2x_k\bar{x} + \bar{x}^2) =$

$$= \left( \sum x_k^2 \right) - 2\bar{x} \left( \sum x_k \right) + n\bar{x}^2 =$$

$$= \left( \sum x_k^2 \right) - n\bar{x}^2$$

$n\bar{x}$

# Esercizio: calcolo inc. cat. A (1/5)

Si dispone di  $n = 10$  misure ripetute  $V_k$  di una tensione incognita  $V$ .

Calcolare  $V$  e  $u_A(V)$

$k [1]$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$V_k [V]$	7	9	8	6	7	5	7	8	6	7

# Esercizio: calcolo inc. cat. A (2/5)

$$V = \bar{V} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n V_k = \frac{1}{10} 70 \text{ V} = 7 \text{ V}$$

$$u_A(V) = \frac{s(V)}{\sqrt{n}} =$$

1a

2a

$$= \sqrt{\frac{1}{n(n-1)} \sum_{k=1}^n (V_k - \bar{V})^2} =$$

3a

$$= \sqrt{\frac{1}{n(n-1)} \left[ \left( \sum_{k=1}^n V_k^2 \right) - n\bar{V}^2 \right]}$$

# Esercizio: calcolo inc. cat. A (3/5)

2<sup>a</sup> espressione per  $u_A(V)$

Calcoliamo prima gli scarti  $(V_k - \bar{V})$

$(V_k - \bar{V}) [V]$	0	2	1	-1	0	-2	0	1	-1	0
-----------------------	---	---	---	----	---	----	---	---	----	---

per poi ricavare

$$\begin{aligned} u_A(V) &= \sqrt{\frac{1}{10 \times 9} (0 + 4 + 1 + 1 + 0 + 4 + 0 + 1 + 1 + 0)} V^2 = \\ &= \sqrt{\frac{12}{90}} V^2 \cong 0.37 V \end{aligned}$$

# Esercizio: calcolo inc. cat. A (4/5)

3<sup>a</sup> espressione per  $u_A(V)$

si calcola  $\sum_{k=1}^N V_k^2 = 502 \text{ V}^2$  e  $\bar{V} = 7 \text{ V}$

$$\begin{aligned} u_A(V) &= \sqrt{\frac{1}{10 \times 9} [502 \text{ V}^2 - 10 \times 49 \text{ V}^2]} = \\ &= \sqrt{\frac{12}{90} \text{ V}^2} \cong 0.37 \text{ V} \end{aligned}$$

# Esercizio: calcolo inc. cat. A (5/5)

$$1^a \text{ espressione per } u_A(V) = \frac{s(V)}{\sqrt{n}}$$

dobbiamo prima conoscere o calcolare la radice della varianza campionaria

$s(V) = 1.1547 \text{ V}$  e poi dividere per  $\sqrt{n}$

$$u_A(V) = \frac{1.1547 \text{ V}}{\sqrt{10}} \cong 0.37 \text{ V}$$

# Cifre significative nel risultato di una misura

Con i numeri dell'esercizio precedente:

$$V = 7.00 \text{ V} \pm 0.37 \text{ V} \quad \text{oppure} \quad V = 7.00(37) \text{ V}$$

o anche, in modo più approssimato,

$$V = 7.0 \text{ V} \pm 0.4 \text{ V}$$

Altro esempio:  $\bar{V} = 5289 \text{ V}$  e  $u(V) = 300 \text{ V} = 3.0 \times 10^2 \text{ V}$

$$V = 5290 \text{ V} \pm 300 \text{ V} = 529(30) \times 10^1 \text{ V}$$

o anche, in modo più approssimato,

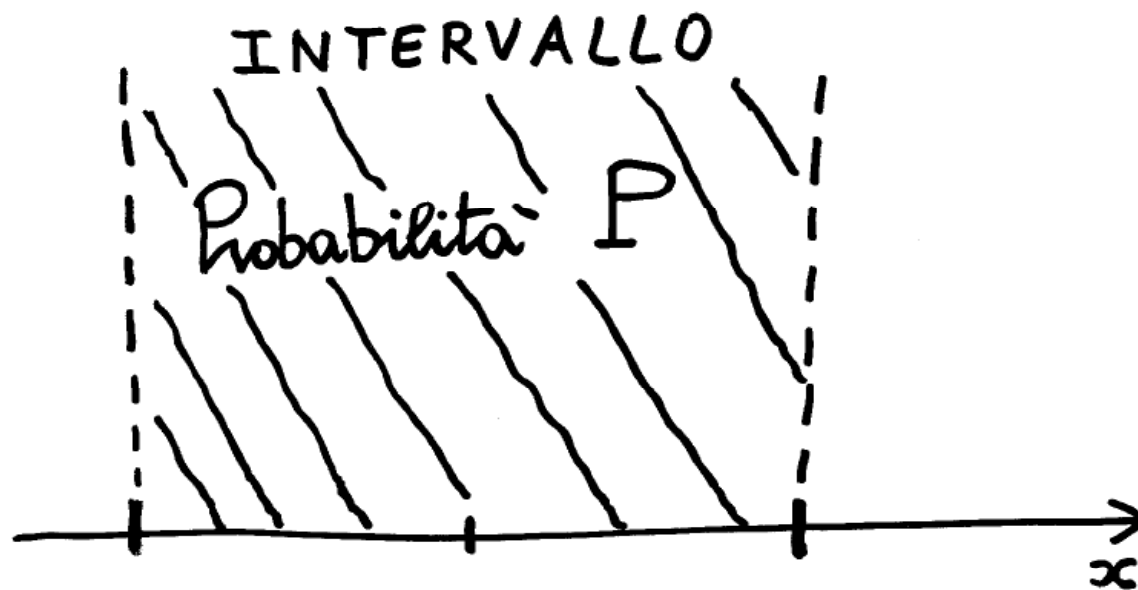
$$V = (5.3 \pm 0.3) \text{ kV}$$

e se fosse  $u(V) = 0.37 \text{ V}$  come nel caso precedente:

$$V = 5289.00 \text{ V} \pm 0.37 \text{ V} \quad \text{oppure} \quad V = 5289.00(37) \text{ V}$$

# Incertezza 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)



Es.  $V_{rete}$

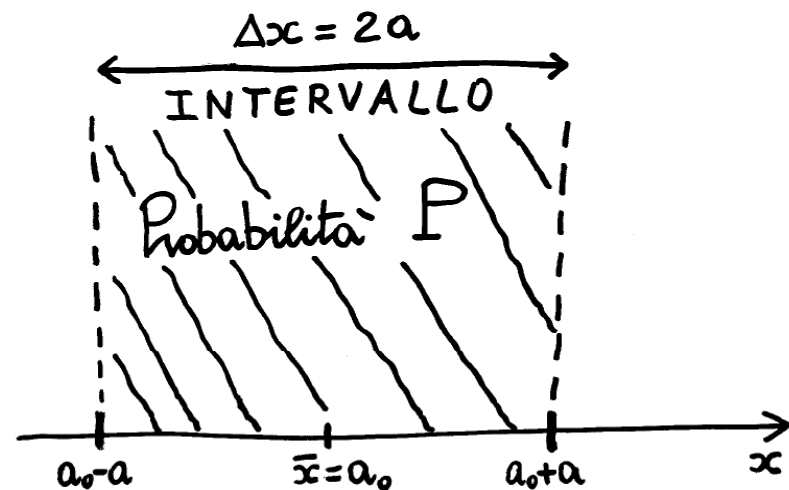
# Parametri dell'intervallo

L'intervallo fissato è tipicamente centrato attorno al **valor medio**

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

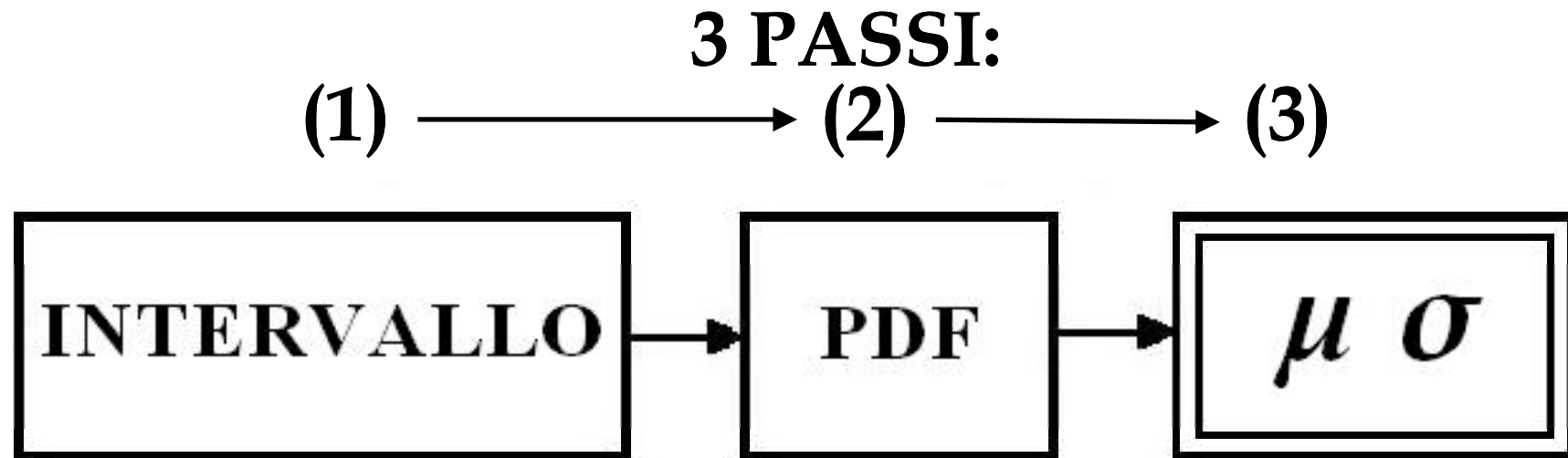
e ha una piena larghezza

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



Alla **larghezza  $\Delta x$**  sarà legata l'**incertezza della misura**

# Stima dell'incertezza di categoria B

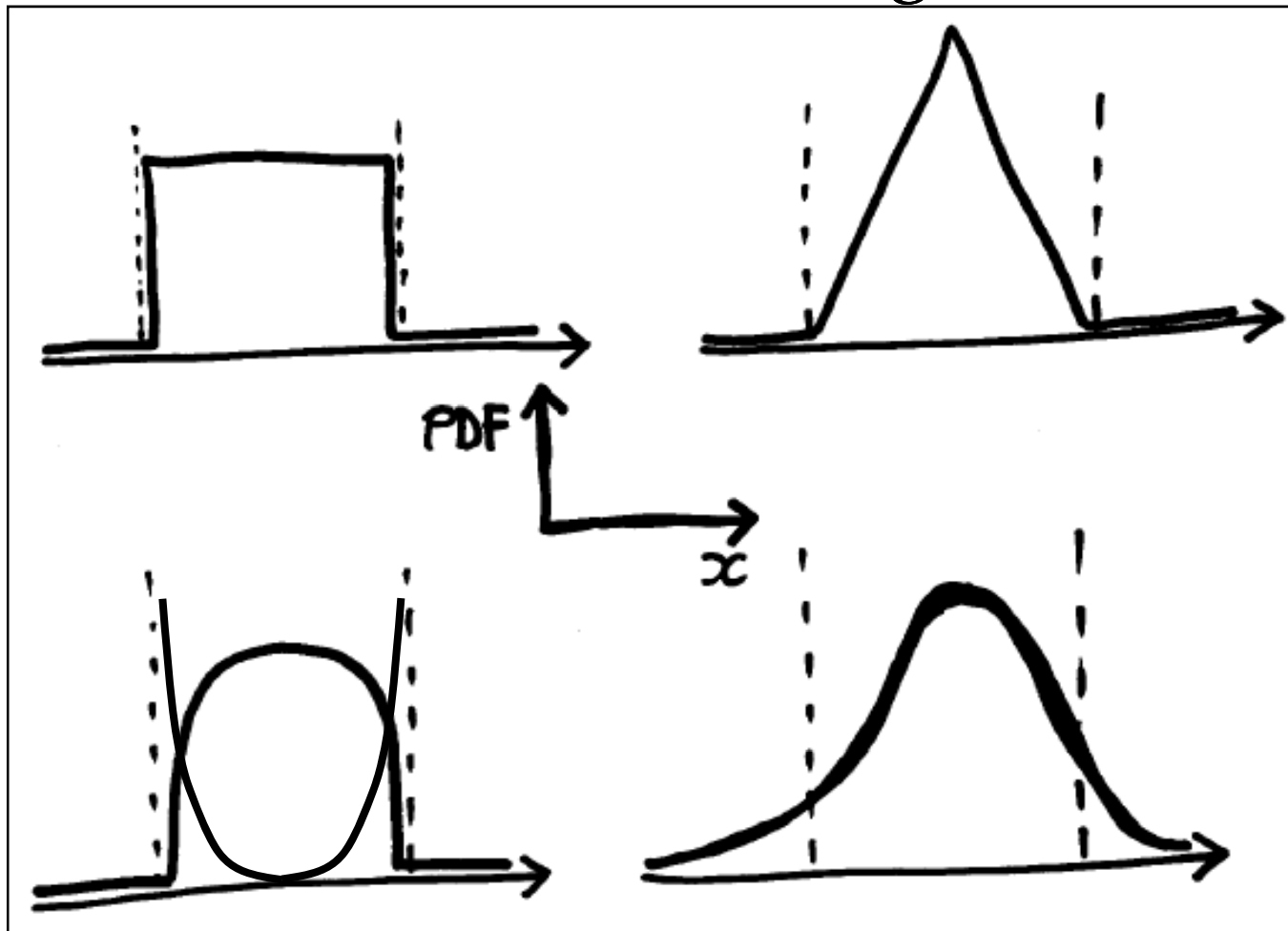


- 1) definito un intervallo di categoria B
- 2) si associa una densità di probabilità (PDF)
- 3) di questa si calcolano media, varianza e deviazione standard

# Esempi di PDF comuni

uniforme

triangolare



a "U"

gaussiana

# Scelta di intervallo e PDF

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

- precedenti conoscenze o dati di misura
- esperienza sul comportamento del misurando
- specifiche dai costruttori di materiali e strumenti coinvolti nella misura
- dati di calibrazioni
- informazioni da articoli scientifici/tecnici
- incertezza sui parametri di riferimento (presa dai manuali o da altre fonti)

# Stima di $u_B(x)$

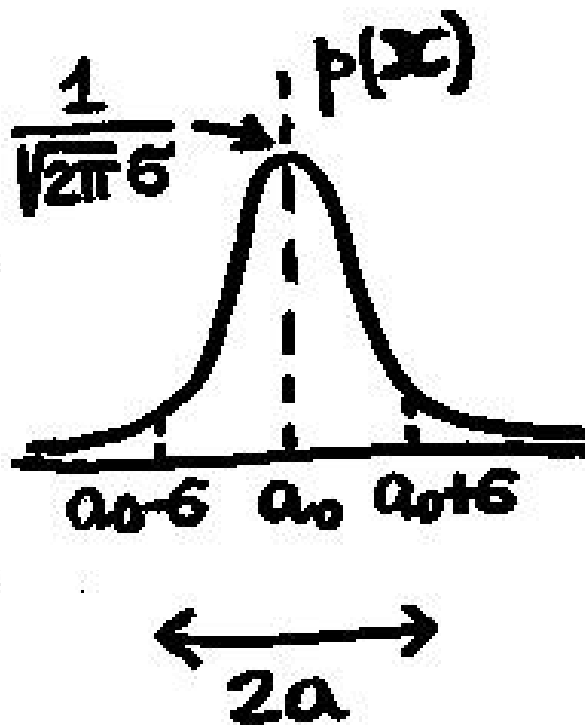
Quando si dispone di una PDF per la grandezza  $x$ , è possibile calcolare  $\mu(x)$  e  $\sigma(x)$  che danno, rispettivamente, il valore di misura e la sua incertezza:

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

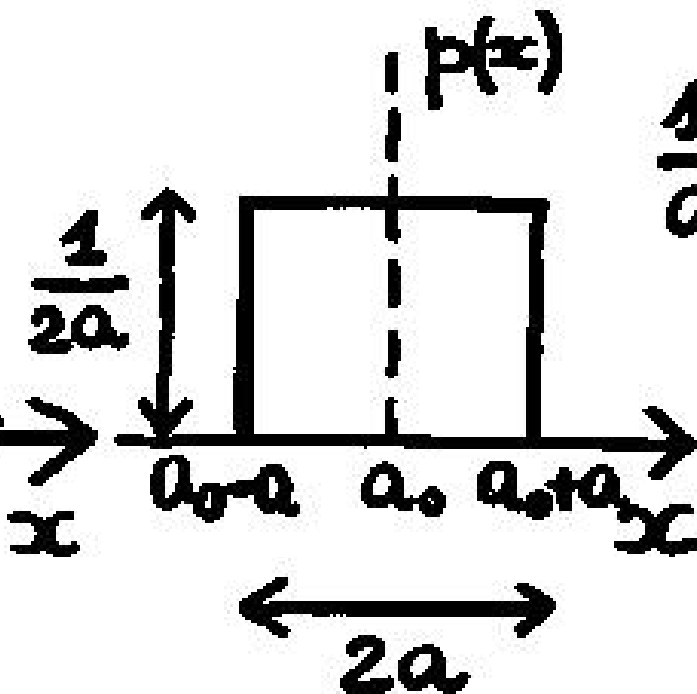
$$u_B(x) = \text{INC}_B(x) = \sigma(x)$$

# PDF più comuni

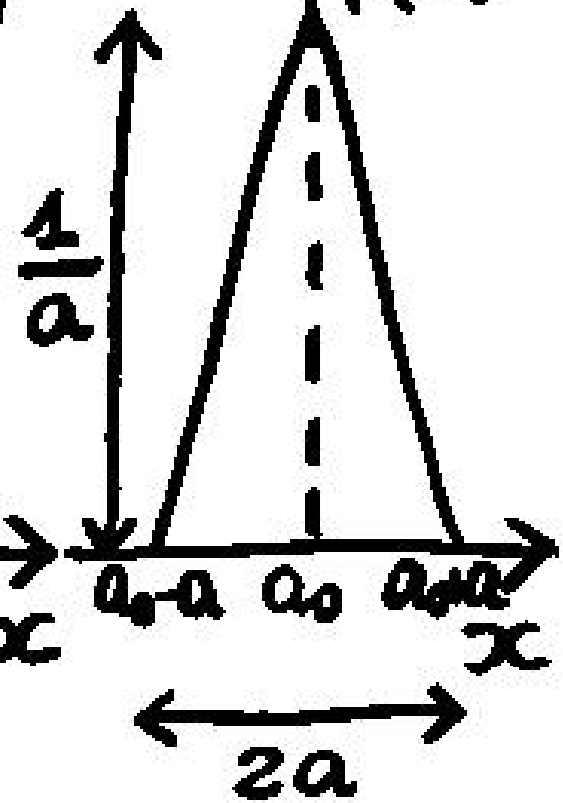
GAUSSIANA  
(NORMALE)



UNIFORME  
(RETTANGOLARE)



TRIANGOLARE  
 $p(x)$



# PDF normale

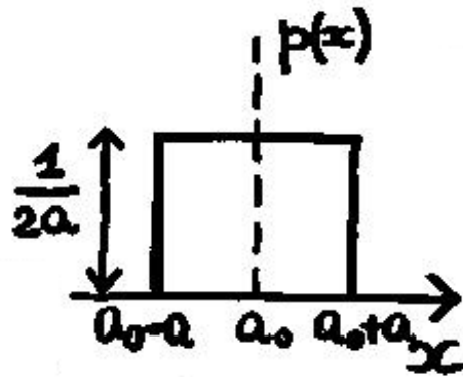
Già si dispone di  $\mu(x)$  e  $\sigma(x)$ , dalla espressione della PDF. Occorre ricordare, o calcolare, che:

$$1\sigma \text{ level: } P[\mu - \sigma \leq x \leq \mu + \sigma] \approx 68.3\%$$

$$2\sigma \text{ level: } P[\mu - 2\sigma \leq x \leq \mu + 2\sigma] \approx 95.5\%$$

$$3\sigma \text{ level: } P[\mu - 3\sigma \leq x \leq \mu + 3\sigma] \approx 99.7\%$$

# PDF uniforme (1/2)



$$\Delta x = 2a$$

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

E' immediato verificare che:

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

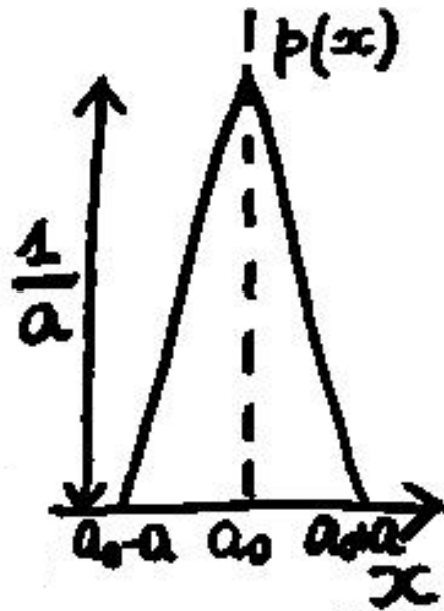
$$\sigma(x) = \frac{\Delta x}{\sqrt{12}}$$

# PDF uniforme (2/2)

$$\begin{aligned}\mu(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx = \int_{a_0-a}^{a_0+a} x \frac{1}{2a} dx \\ &= \frac{1}{2a} \left[ \frac{x^2}{2} \right]_{a_0-a}^{a_0+a} = \frac{1}{2a} \frac{2a_0a + 2a_0a}{2} = a_0\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\sigma^2(x) &= E[(x - \mu(x))^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu(x))^2 p(x) dx \\ &= \int_{a_0-a}^{a_0+a} (x - a_0)^2 \frac{1}{2a} dx = \frac{1}{2a} \left[ \frac{(x - a_0)^3}{3} \right]_{a_0-a}^{a_0+a} = \\ &= \frac{1}{2a} \left[ \frac{a^3}{3} - \left( -\frac{a^3}{3} \right) \right] = \frac{a^2}{3} = \frac{(\Delta x)^2}{12} \quad \sigma_{\text{UNI}}(x) = \frac{\Delta x}{\sqrt{12}}\end{aligned}$$

# PDF triangolare



$$\mu(x) = a_0$$

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

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

A pari larghezza  $\Delta x$ , si ha naturalmente che

$$u_{B,\text{triangolare}}(x) = \frac{\Delta x}{\sqrt{24}} < u_{B,\text{uniforme}}(x) = \frac{\Delta x}{\sqrt{12}}$$

infatti la PDF<sub>Tri</sub> è "meno dispersa" della PDF<sub>Uni</sub>

## Altri metodi di stima di $u_B(x)$ (1/2)

- Si calcola  $u_B(x)$  partendo dalla conoscenza di un **intervallo di confidenza con probabilità  $P$** :

si usa PDF normale con confidenza  $P$ , centrata sul valore centrale dell'intervallo, e si stima

$$u_B(x) = \sigma(x) = \sigma_x$$

Es.  $V_{\text{rete}}$

- Si calcola  $u_B(x)$  partendo da conoscenza di una **INCERTEZZA ESTESA ( $U_B = k u_B$ )**:

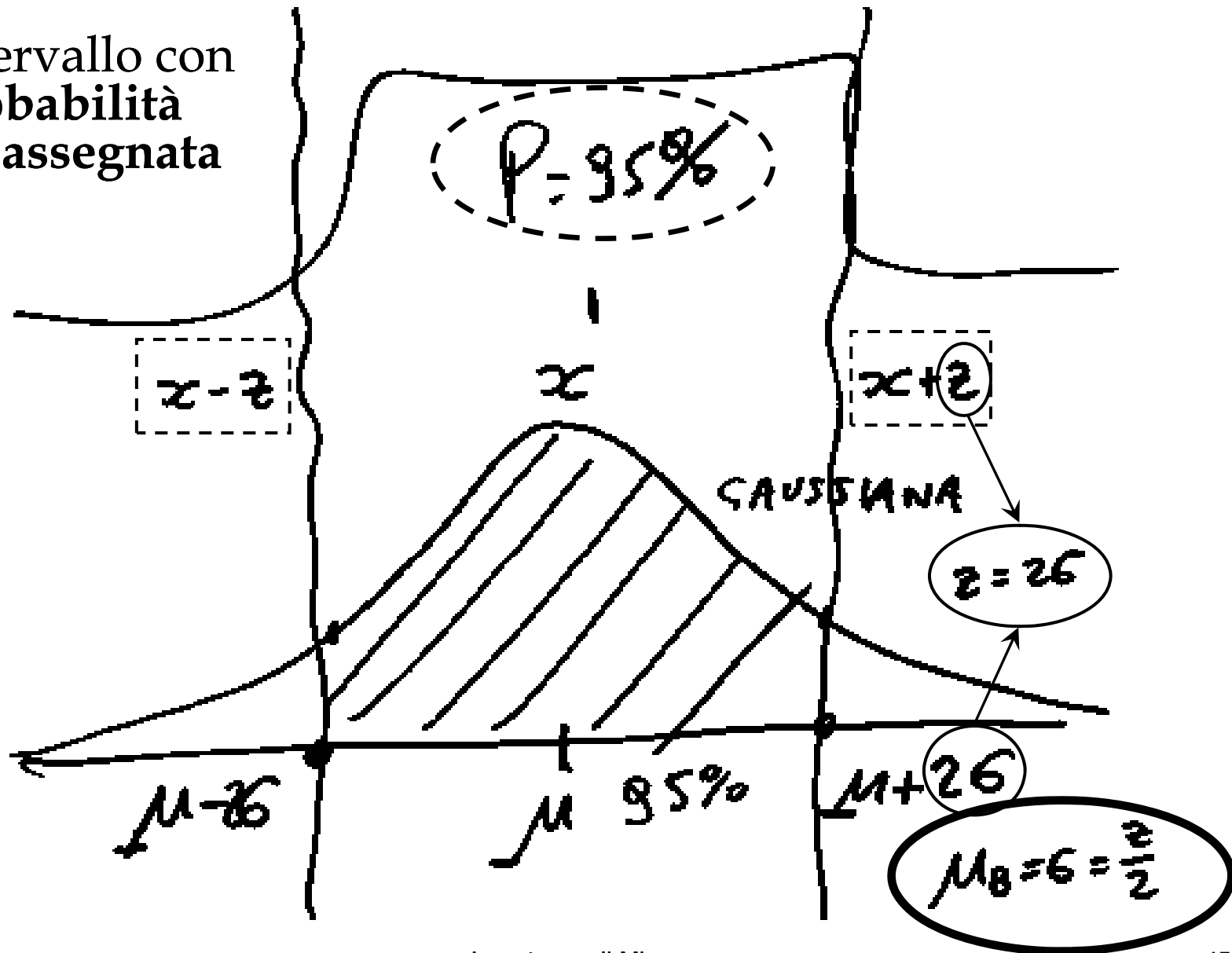
già si conosce il fattore di copertura  $k$

e quindi si ricava  $u_B(x) = U_B(x)/k$

Es. ...

# Altri metodi di stima di $u_B(x)$ (2/2)

Intervallo con  
Probabilità  
preassegnata



# Misure dirette e indirette

## MISURE DIRETTE:

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

$$u^2_C = u^2_A + u^2_B \quad \text{Incertezza Composta}$$

## MISURE INDIRETTE:

**INC = ???**

$$y = f(x_1, x_2, \dots, x_N)$$

$P = RI^2$  *misura ottenuta da  $R$  e  $I$  (no wattmetro)*

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

# Misure indirette (definizioni)

Misurando  $Y = f(X_1, X_2, \dots, X_N)$  ricavato **"indirettamente"** dalla conoscenza di  $N$  altre grandezze (parametri di ingresso)

La funzione  $f(X_i)$  prende il nome di relazione funzionale (equazione della misura)

$Y$  e  $X_i$  sono le variabili mentre  $y$  e  $x_i$  i valori

Naturalmente dalla conoscenza dei **valori degli ingressi** è possibile ricavare il valore dell'uscita:  $y = f(x_i)$

Saranno invece le **incertezze degli ingressi**, opportunamente "combinare", a fornire l'incertezza dell'uscita:  $u_C(y) = \Phi[u(x_i); f(\cdot)]$

INC composta  $u_C$  in misure ind.

Valori della relazione funz. (equazione della misura)

$$y = f(x_1, x_2, \dots, x_N)$$

In un intorno del valore di misura (punto di lavoro)

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

è possibile sviluppare in serie di Taylor (1° ordine)  
la relazione funzionale  $f$ :

$$(y - \bar{y}) \cong \left( \frac{\partial f}{\partial x_1} \right)_{\bar{y}} (x_1 - \bar{x}_1) + \dots + \left( \frac{\partial f}{\partial x_N} \right)_{\bar{y}} (x_N - \bar{x}_N)$$

Scarto dell'uscita dal suo valor medio

# INC composta $u_C$ in misure ind.

Definiamo **coefficienti di sensibilità**

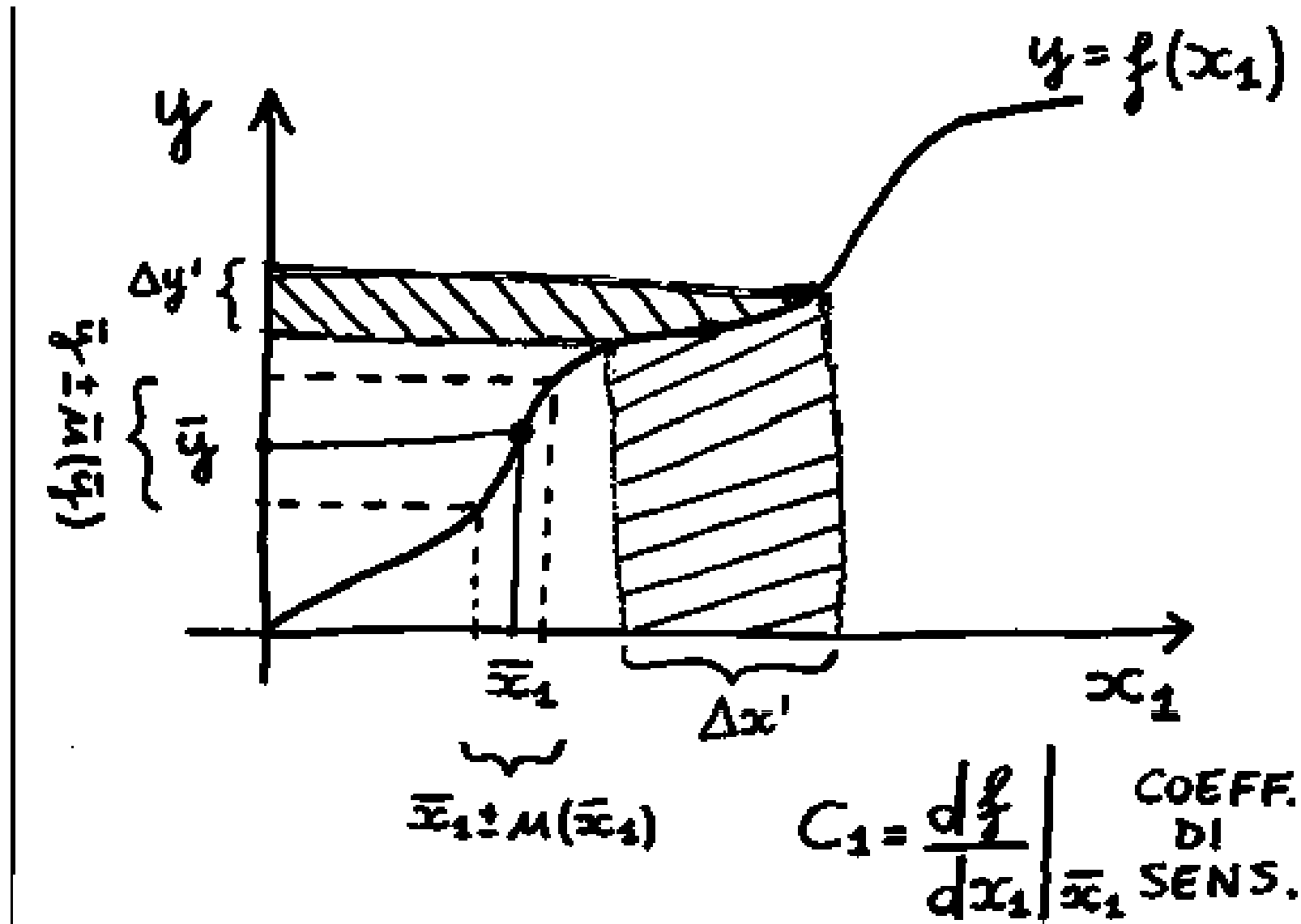
$$c_i \triangleq \left( \frac{\partial f}{\partial x_i} \right)_{\bar{y}}$$

coeff. "costante"  
una volta stabilito  
il punto di lavoro

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**

# INC composta $u_C$ in misure ind.



# INC composta $u_C$ in misure ind.

( *espressione con le covarianze* )

$$u_C^2(y) = \sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial f}{\partial x_i} \right)^2 u^2(x_i) + 2 \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=i+1}^N \left( \frac{\partial f}{\partial x_i} \right) \left( \frac{\partial f}{\partial x_j} \right) u(x_i, x_j)$$

**Somma pesata, con pesi  $c_i^2$ , delle incertezze (varianze) degli ingressi  $x_i$  più la somma dei termini di covarianza, sempre pesati con le derivate prime della relazione funzionale**

# Risultato della misura

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**:

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

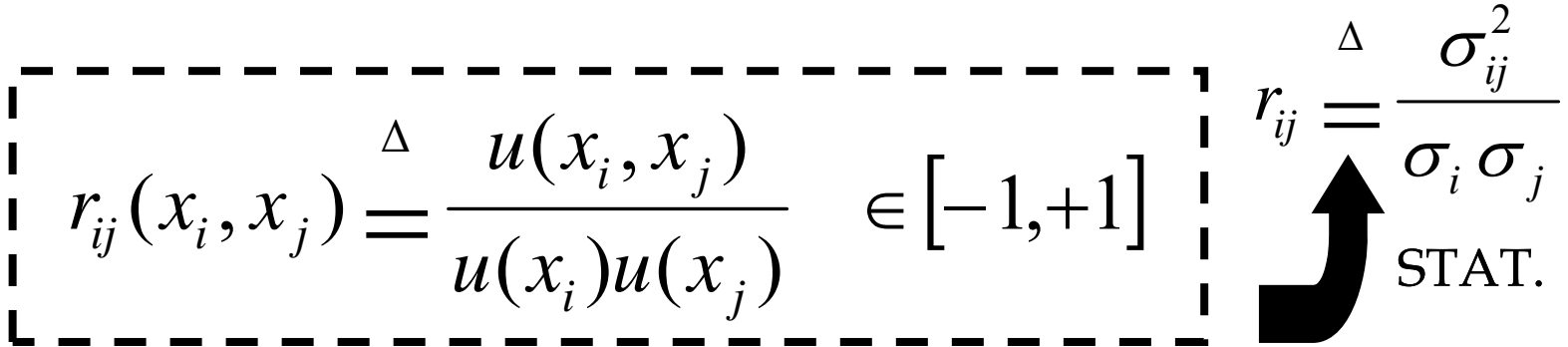
In generale ciascuna incertezza  $u(x_i)$  è:

$$\begin{aligned} u_C(x_i) &= \sqrt{u_A^2(x_i) + u_B^2(x_i)} = \sqrt{s^2(\bar{x}_i) + u_B^2(x_i)} = \\ &= \sqrt{\frac{s^2(x_i)}{n} + u_B^2(x_i)} \end{aligned}$$

# Coefficienti di correlazione

$$r_{ij}(x_i, x_j) \stackrel{\Delta}{=} \frac{u(x_i, x_j)}{u(x_i)u(x_j)} \in [-1, +1]$$

$r_{ij} \stackrel{\Delta}{=} \frac{\sigma_{ij}^2}{\sigma_i \sigma_j}$   
STAT.



$r_{ij} = 0 \iff x_i$  e  $x_j$  statisticamente indipendenti

Utilizzando la definizione di  $r_{ij}$ , si può scrivere:

( *espressione con i coefficienti di correlazione* )

$$u_C(y) = \sqrt{\sum_{i=1}^N c_i^2 u^2(x_i) + 2 \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=i+1}^N c_i c_j r_{ij} u(x_i) u(x_j)}$$

**L'INC dell'uscita si ricava dalle INC degli ingressi (con  $c_i$  e  $r_{ij}$ )**

# Variabili statisticamente indipendenti

Nel caso di variabili d'ingresso statisticamente indipendenti tutti i termini di covarianza e i coefficienti di correlazione sono nulli ( $r_{ij} \equiv 0$  tra le variabili  $x_i$  e  $x_j$  con  $x_i \neq x_j$ ) e pertanto:

$$u_C(y) = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial f}{\partial x_i} \right)^2 u^2(x_i)}$$

$$u_C^2(y) = \sum_{i=1}^N c_i^2 u^2(x_i)$$

combinazione di varianze

somma pesata

# Casi particolari di rel. funzionali (1/2)

Casi particolari di relazioni funzionali per variabili d'ingresso  $X_i$  statisticamente indipendenti:

- Misurando come somma o differenza delle  $x_i$ :

$$\bar{y} = n_1 \bar{x}_1 \pm \dots \pm n_i \bar{x}_i \pm \dots \pm n_N \bar{x}_N$$

$$u_C^2(y) = \sum_{i=1}^N n_i^2 u^2(x_i)$$

Se inoltre  $n_i = 1$  per ogni  $i$ , cioè la relazione funzionale

è una somma semplice, si ottiene:  $u_C(y) = \sqrt{\sum_{i=1}^N u^2(x_i)}$

# Casi particolari di rel. funzionali (2/2)

- Misurando prodotto o rapporto delle  $x_i$ :

$$\bar{y} = \bar{x}_1^{n_1} \times \dots \times \bar{x}_i^{n_i} \times \dots \times \bar{x}_N^{n_N} \quad \frac{\partial}{\partial x_i} (x_i^{n_i}) = n_i x_i^{(n_i-1)} = x_i^{n_i} \left[ n_i \frac{1}{x_i} \right]$$

$$u_C^2(y) = (\bar{x}_1^{n_1} \bar{x}_2^{n_2} \dots \bar{x}_N^{n_N})^2 \sum_{i=1}^N \left[ n_i^2 \frac{1}{x_i^2} \right] u^2(x_i) = y^2 \sum_{i=1}^N n_i^2 \frac{u^2(x_i)}{x_i^2}$$

$$\text{e dunque } u_{r,C}(y) = \sqrt{\sum_{i=1}^N n_i^2 u_r^2(x_i)}$$

Se inoltre  $n_i = \pm 1$  per ogni  $i$ , cioè se la relazione funzionale è espressa da **prodotti e rapporti semplici**, si ottiene:

$$u_{r,C}^2(y) = \sum_{i=1}^N u_r^2(x_i)$$

# Esercizio: legge dei gas perfetti (1/4)

$$p = n \frac{RT}{V} = f(n, R, T, V) \quad \text{Relazione funzionale}$$

$$R = 8.31 \text{ Pa} \cdot \text{m}^3 / (\text{mol} \cdot \text{K}) \quad u(R) \text{ "="" } 0 \quad (\cong 0!!!)$$

$$n = 2 \text{ mol} \quad u_r(n) = 10^{-6}$$

$$T = 300 \text{ K} \quad u(T) = 0.1 \text{ K}$$

$$V = 1 \text{ m}^3 \quad \text{da } V = L^3 \text{ e } L = 1 \text{ m} \pm 1$$

mm

# Esercizio: legge dei gas perfetti (2/4)

$$p = \frac{2 \text{ [mol]} \times 8.31 \left[ \frac{\text{Pa} \cdot \text{m}^3}{\text{mol} \cdot \text{K}} \right] \times 300 \text{ [K]}}{1 \text{ [m}^3\text{]}} = 4986 \text{ Pa} \cong 5 \text{ kPa}$$

$$\boxed{V = L^3}$$
$$u(V) = \sqrt{\left[ \frac{\partial V}{\partial L} \right]^2} u^2(L) = \sqrt{\left[ 3 \text{ m}^2 \right]^2 \times \left[ 10^{-3} \text{ m} \right]^2} =$$
$$= \sqrt{9 \times 10^{-6} \text{ m}^6} = 3 \times 10^{-3} \text{ m}^3$$

Conoscendo ora tutte le variabili/grandezze d'ingresso (valore e incertezza) possiamo calcolare l'INC della grandezza misurata indirettamente

# Esercizio: legge dei gas perfetti (3/4)

$$\begin{aligned}
 u(p) &= \sqrt{\left[\frac{\partial p}{\partial n}\right]^2 u^2(n) + \left[\frac{\partial p}{\partial T}\right]^2 u^2(T) + \left[\frac{\partial p}{\partial V}\right]^2 u^2(V)} = \\
 \boxed{p = n \frac{RT}{V}} & \\
 &= \sqrt{\left[\frac{RT}{V}\right]^2 u^2(n) + \left[\frac{nR}{V}\right]^2 u^2(T) + \left[\frac{nRT}{-V^2}\right]^2 u^2(V)} = \\
 &= \sqrt{\left[\frac{nRT}{V}\right]^2 \frac{u^2(n)}{n^2} + \left[\frac{nRT}{V}\right]^2 \frac{u^2(T)}{T^2} + \left[\frac{nRT}{-V}\right]^2 \frac{u^2(V)}{V^2}} \\
 u_r(p) &= \sqrt{u_r^2(n) + u_r^2(T) + u_r^2(V)}
 \end{aligned}$$

# Esercizio: legge dei gas perfetti (4/4)

$$u_r^2(n) = 10^{-12}$$

$$u_r^2(T) = \frac{(0.1 \text{ K})^2}{(300 \text{ K})^2} \cong 1.1 \times 10^{-7}$$

$$u_r^2(V) = \frac{(3 \times 10^{-3} \text{ m}^3)^2}{(1 \text{ m}^3)^2} \cong 9 \times 10^{-6}$$

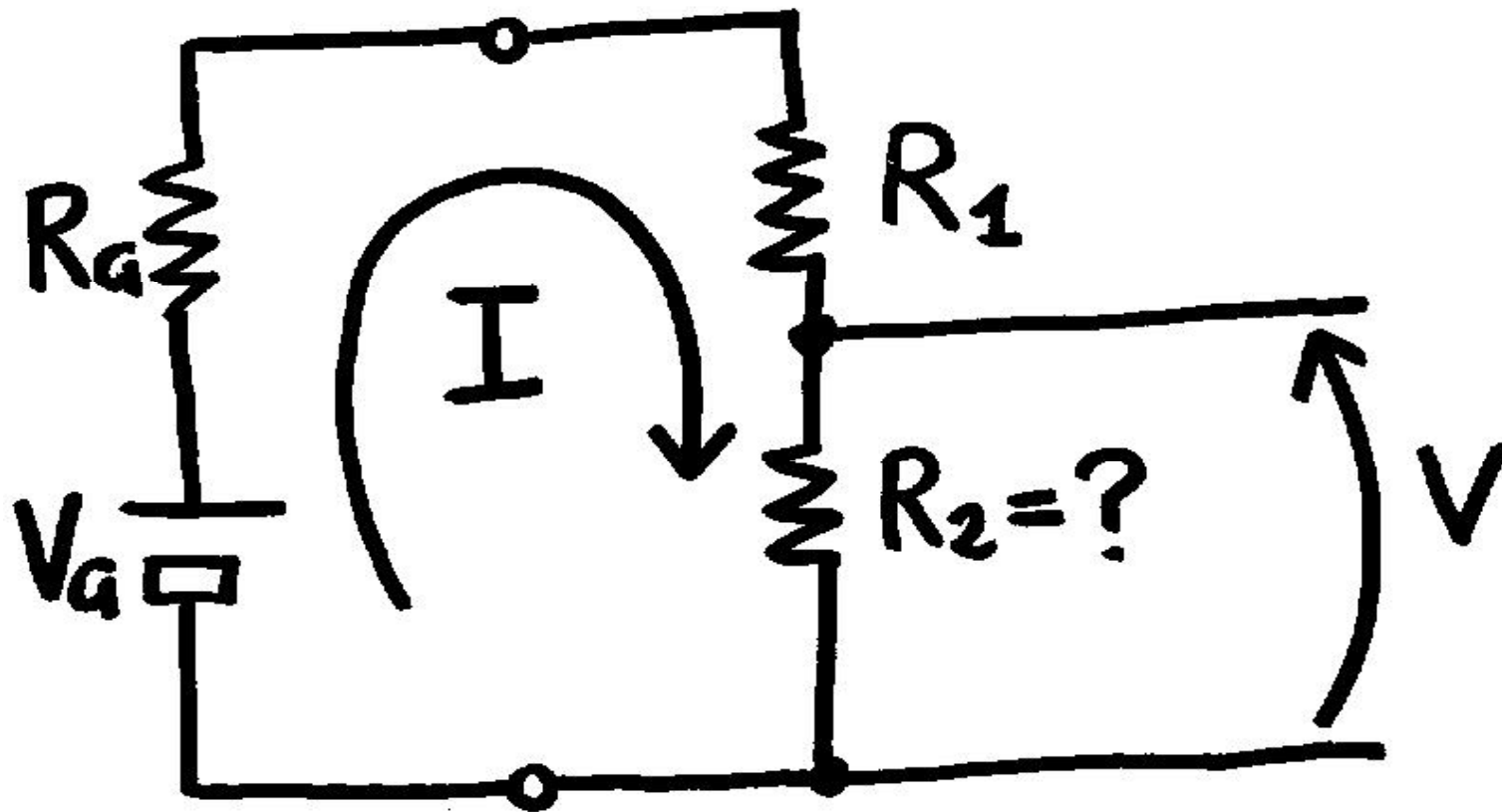
$$u_r(p) = \sqrt{10^{-6}(10^{-6} + 0.11 + 9)} \cong 3 \times 10^{-3} \quad [= u_r(V)!!!]$$

$$u(p) = u_r(p) \times p = 14.9 \text{ Pa} \cong 15 \text{ Pa}$$

$$p = 4986 \pm 15 \text{ Pa} = 4986(15) \text{ Pa}$$

# Esercizio: circuito elettrico (1/11)

Calcolo dell'incertezza composta in una misura indiretta su un circuito elettrico



# Esercizio: circuito elettrico (2/11)

- $V_G$  è data pari a +12 V e  $U(V_G) = 10 \text{ mV}$   $k = 2$
- $R_G$  è nota attraverso 10 letture ripetute  $R_{G,k}$ ,  
 $\bar{R}_G = 50 \Omega$   $s(R_{G,k}) = 12.65 \Omega$
- $R_1 = 1 \text{ k}\Omega \pm 5 \Omega$
- $V = 7.77 \text{ V}$  letta con un voltmetro a 3 1/2 cifre, con  $\pm 19.99 \text{ V}$  di dinamica, e “ideale” (solo errore di quantizzazione)

# Esercizio: circuito elettrico (3/11)

- 1) Calcolare l'incertezza assoluta e relativa di tutti i parametri coinvolti nella misura
- 2) Calcolare  $R_2$ , la sua incertezza e la sua incertezza relativa ( $u(R_2)$  e  $u_r(R_2)$ )
- 3) Quali parametri sono determinanti e quali sono trascurabili per il calcolo di  $u(R_2)$  ?

# Esercizio: circuito elettrico (4/11)

$$I = \frac{V_G}{R_G + R_1 + R_2} = \frac{V}{R_2}$$

descrizione analitica  
del fenomeno fisico  
in esame

$$R_2 \cdot V_G = (R_G + R_1 + R_2) \cdot V$$

$$R_2(V_G - V) = (R_G + R_1)V$$

$$R_2 = \frac{V}{(V_G - V)} (R_G + R_1) = f(V_G, V, R_G, R_1)$$

relazione funzionale

# Esercizio: circuito elettrico (5/11)

$$u^2(R_2) = \left[ \frac{\partial f}{\partial V_G} \right]^2 u^2(V_G) + \left[ \frac{\partial f}{\partial V} \right]^2 u^2(V) + \\ + \left[ \frac{\partial f}{\partial R_G} \right]^2 u^2(R_G) + \left[ \frac{\partial f}{\partial R_1} \right]^2 u^2(R_1)$$

$\frac{\partial f}{\partial x_i}$  coeff. di sensibilità dice come  $f$ , ossia  $R_2$ , varia al variare di un parametri di dipendenza

# Esercizio: circuito elettrico (6/11)

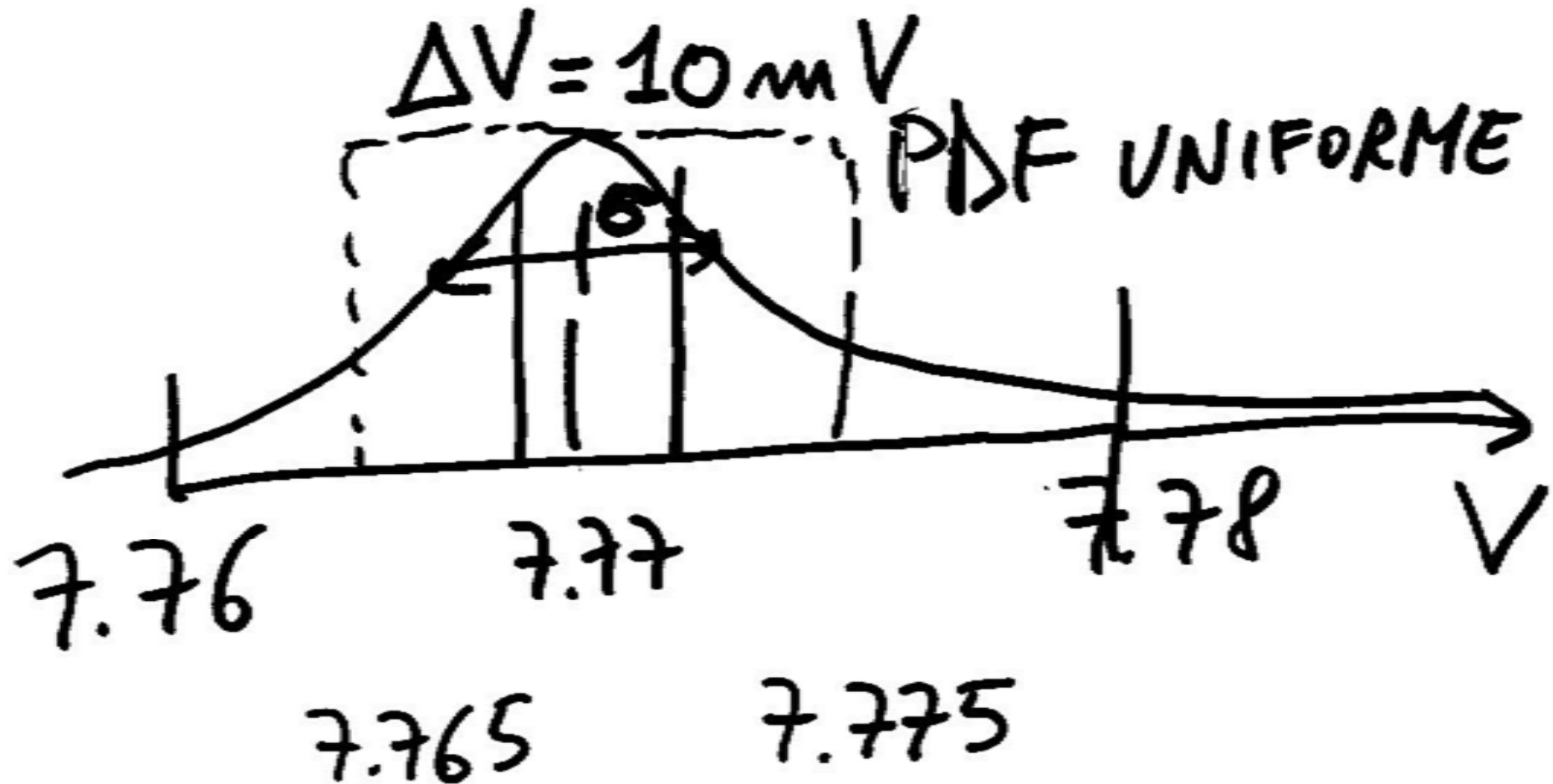
$$1) u(V_G) = U(V_G)/k = 5 \times 10^{-3} \text{ V}$$

$$u_r(V_G) = \frac{u(V_G)}{V_G} = \frac{5 \times 10^{-3} \text{ V}}{12 \text{ V}} = 4.2 \times 10^{-4}$$

$$u(V) = \frac{\Delta V}{\sqrt{12}} = \frac{0.01}{\sqrt{12}} = 2.9 \times 10^{-3} \text{ V}$$

$$u_r(V) = \frac{u(V)}{V} = \frac{2.9 \times 10^{-3} \text{ V}}{7.77 \text{ V}} = 3.7 \times 10^{-4}$$

# Esercizio: circuito elettrico (7/11)



# Esercizio: circuito elettrico (8/11)

$$u(R_1) = 5 \Omega$$

$$u_r(R_1) = \frac{u(R_1)}{R_1} = \frac{5 \Omega}{1000 \Omega} = 5 \times 10^{-3}$$

$$u(R_G) = u(\bar{R}_G) = \frac{s(R_{G,k})}{\sqrt{n}} = \frac{12.65 \Omega}{\sqrt{10}} = 4 \Omega$$

$$u_r(R_G) = \frac{u(R_G)}{R_G} = \frac{4 \Omega}{50 \Omega} = 8 \times 10^{-2}$$

# Esercizio: circuito elettrico (9/11)

2)

$$R_2 = \bar{R}_2 = \frac{\bar{V}}{(\bar{V}_G - \bar{V})} (\bar{R}_G + \bar{R}_1) = \frac{7.77 \text{ V}}{4.23 \text{ V}} 1050 \Omega = 1928.7 \Omega$$

$$\begin{aligned} u^2(R_2) = & \left[ -\frac{V(R_G + R_1)}{(V_G - V)^2} \right]^2 u^2(V_G) + \\ & + \left[ \frac{R_G + R_1}{V_G - V} + \frac{V(R_G + R_1)}{(V_G - V)^2} \right]^2 u^2(V) + \\ & + \left[ \frac{V}{V_G - V} \right]^2 \{u^2(R_G) + u^2(R_1)\} = \end{aligned}$$

# Esercizio: circuito elettrico (10/11)

$$\begin{aligned} &= 2.08 \times 10^5 \frac{\Omega^2}{V^2} \times 2.50 \times 10^{-5} V^2 + \\ &+ 4.96 \times 10^5 \frac{\Omega^2}{V^2} \times 8.41 \times 10^{-6} V^2 + \\ &+ 3.37 \times 41 \Omega^2 = \\ &= (5.2 + 4.17 + 138.17) \Omega^2 = 147.54 \Omega^2 \end{aligned}$$

$$u(R_2) = \sqrt{u^2(R_2)} = 12.15 \Omega \cong 12 \Omega$$

$$u_r(R_2) = \frac{u(R_2)}{R_2} = 6.2 \times 10^{-3}$$

# Esercizio: circuito elettrico (11/11)

- 3) Le incertezze associate a  $R_G$  e  $R_1$  danno il maggior contributo all'incertezza di  $R_2$  (circa in parti uguali)

Invece l'incertezza  $u(V)$  sulla tensione letta dal voltmetro e così pure l'incertezza  $u(V_G)$  sulla tensione del generatore contribuiscono in modo quasi trascurabile (circa  $1/35$  e circa  $1/30$ , rispettivamente, dell'incertezza totale)

# Compatibilità tra due misure $x_1$ e $x_2$

distanza tra i  
due risultati  $\leq$  “combinazione” delle  
incertezze associate  
alle due misure

$$d = |x_1 - x_2| \leq k \sqrt{u^2(x_1) + u^2(x_2) - 2r_{12} u(x_1)u(x_2)}$$

