

# Algoritmi Numerici (Parte IV)

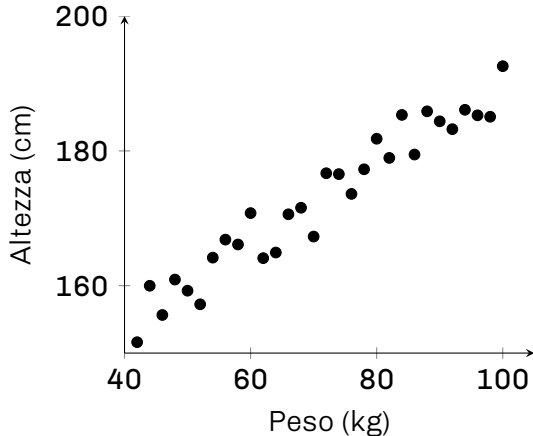
Lezione 4: regressione lineare

Alessandro Antonucci

`alessandro.antonucci@supsi.ch`

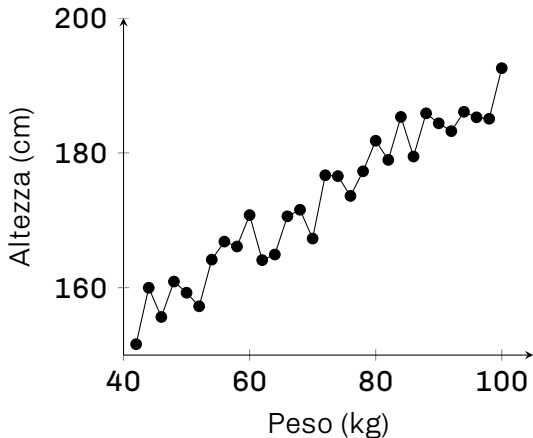
# Motivazioni

- Dati su peso e altezza di 30 persone
- Interpolazione poco significativa
- Regressione (lineare) per estrapolare conoscenza dai dati



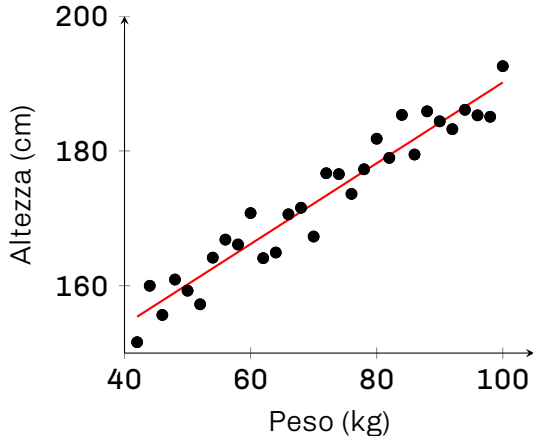
# Motivazioni

- Dati su peso e altezza di 30 persone
- Interpolazione poco significativa
- Regressione (lineare) per estrapolare conoscenza dai dati



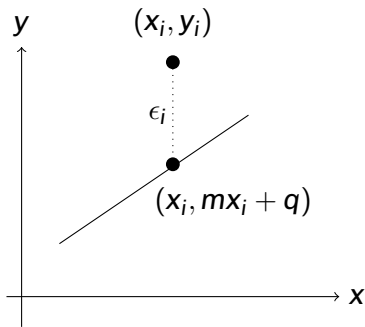
# Motivazioni

- Dati su peso e altezza di 30 persone
- Interpolazione poco significativa
- Regressione (lineare) per estrapolare conoscenza dai dati



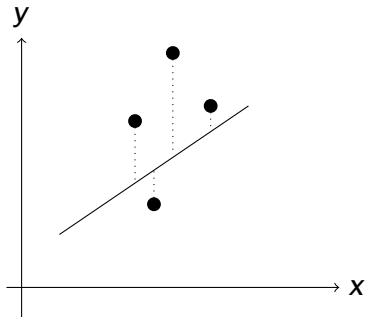
# Regressione lineare

- Dati  $n$  punti  $\{(x_i, y_i)\}_{i=1}^n$ ,  
cerco una funzione che  
descriva la relazione fra  
 $x$  e  $y$
- Relazione lineare:  
 $y = mx + q$ , ma come  
trovare  $m$  e  $q$ ?
- Distanza sulla verticale  
fra punto e retta  
 $\epsilon_i := y_i - mx_i - q$



# Regressione lineare

- Minimizzare  $\sum_i \epsilon_i$  ?
- No,  $\epsilon_i < 0$  se punto sotto retta
- Meglio minimizzare  $\sum_i \epsilon_i^2$
- Ottimizzazione funzione di due variabili ( $m$  e  $q$ )



$$F(m, q) = \sum_{i=1}^n \epsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - mx_i - q)^2$$

# Ottimizzazione

- Minimizzare/massimizzare  $f(x)$ ? Pongo  $\frac{df}{dx} = 0$
- Minimizzare/massimizzare  $F(m, q)$ ?  $\frac{dF}{dm} = \frac{dF}{dq} = 0$

$$\begin{cases} \frac{dF}{dq} = -2 \sum_i (y_i - mx_i - q) = 0 \\ \frac{dF}{dm} = -2 \sum_i x_i (y_i - mx_i - q) = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} n\bar{y} - nm\bar{x} - nq = 0 \\ \sum_i x_i y_i - m \sum_i x_i^2 - q \sum_i x_i = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} q = \bar{y} - m\bar{x} \\ \sum_i x_i y_i - m \sum_i x_i^2 = n\bar{x}(\bar{y} - m\bar{x}) \end{cases}$$

$$\begin{cases} q = \bar{y} - m\bar{x} \\ \sum_i x_i y_i - n\bar{x} \cdot \bar{y} = m(\sum_i x_i^2 - n\bar{x}^2) \end{cases}$$

$$\text{con } \bar{x} = \frac{\sum_i x_i}{n} \text{ e } \bar{y} = \frac{\sum_i y_i}{n}$$

## Regressione Lineare (formule)

La retta è  $y = mx + q$

con

$$\begin{cases} q = \bar{y} - m\bar{x} \\ m = \frac{\sum_i x_i y_i - n\bar{x} \cdot \bar{y}}{\sum_i x_i^2 - n\bar{x}^2} \end{cases}$$

e

$$\bar{x} = \frac{\sum_i x_i}{n} \text{ e } \bar{y} = \frac{\sum_i y_i}{n}$$