

ANALISI DELLE COMPONENTI PRINCIPALI

PROBLEMI:

Dato p variabili. Tre loro correlate
è possibile

a) sostituirle con una nuova insieme di
variabili ottenute come trasformazione lineare
delle variabili originali e che non tre loro
non correlate?

b) esprimere in forma sintetica l'azione
complessiva dell'insieme riducendo
il numero di variabili, seppure con una perdita
d'informazione?

SOLUZIONI:

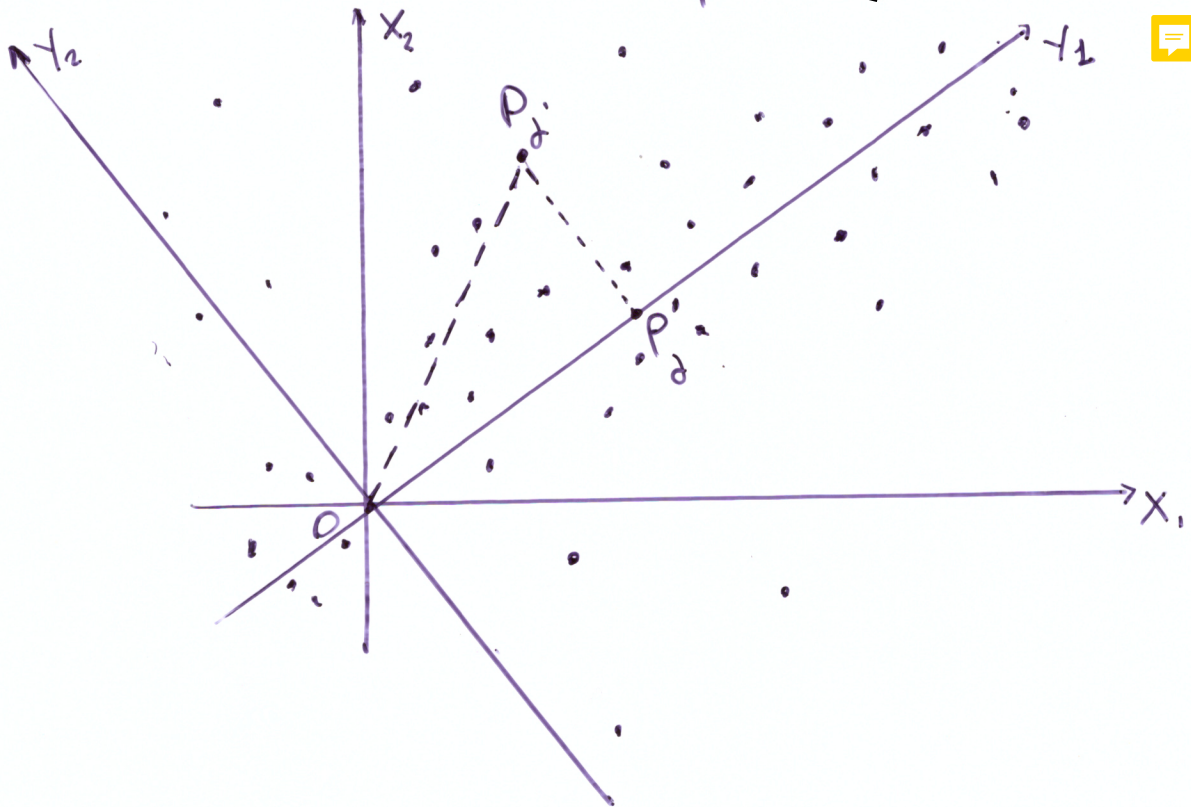
* Galton (1889), Edgeworth (1891)

Tentativo di ricombinare le misure antropometriche
in strutture lineari indipendenti che
consentissero di mettere in risalto le diverse
proporzioni con cui i caratteri osservati possono
associarsi. Dato le misure: statura, lunghezza
avambraccio, lunghezza gambe (campione
adulti maschi)
Edgeworth determinò tre funzioni lineari
tre loro indipendenti (indici antropometrici)

* Pearson (1901) voleva determinare
rette e piani che meglio approssimassero
un insieme di punti in uno spazio
 p -dimensionale

SOLUZIONE PER UN C.P. $p=2$

Si consideri un campione n -dimensionale in
cui n sono rilevati: per X_2 , statura X_1 (Scarti delle
medie)



Si consideri un nuovo sistema di assi Y_1, Y_2
Le forme delle nuvole restano invariate
Cambiano le coordinate dei punti.

La posizione di un individuo lungo OY_1
è un'indicazione sulla sua "taglia".

La posizione di un individuo lungo OY_2
è un'indicazione sulla "forma".

Letti rispetto al nuovo sistema di riferimento
i punti consentano "forse" di tenere meglio
uniformemente rispetto al vecchio sistema

Fissati gli em. OY_1 , OY_2 si muoverà che i
punti vengono compresi prima lungo l'asse OY_1
e poi lungo OY_2 .

* i pt. vicini all'estremità ds ds. OY_2

↓
individui con peso e statura elevati
i pt. vicini all'estremità sin ds. OY_1

↓
individui con basso peso e statura

* i pt. vicini all'estremità ^{sin basso} ds ds. OY_2

↓
individui alti ^{sin elev e sin} con basso peso

i pt. vicini all'estremità sin ds. OY_2

↓
individui di peso elevato ma basso statura

3

Dati x_1, x_2
Le relazioni fra i due sistemi di riferimento:

$$y_1 = k_1 \cos \alpha + k_2 \sin \alpha$$
$$y_2 = -k_1 \sin \alpha + k_2 \cos \alpha$$

α : angolo tra Ox_1 e Oy_1
" " " Ox_2 e Oy_2

Se la dispersione lungo l'asse y_1 è molto elevata mentre quella lungo l'asse y_2 è ridotta \Rightarrow gli individui hanno "tagli" differenti ma "forniscono" simili.

\Rightarrow la rappresentazione unidimensionale nell'asse y_1 può ottenere una buona approssimazione delle nube bidimensionale.

Invece di x_1 "statura" e "peso" x_2
"tagli" y_1

\neq Valore di α generico $\neq y_1$ tra tutte una rappresenta la migliore approssimazione dello spazio bidimensionale:

deriva dal valore α che rende minimo lo "spostamento" dei punti (dalla posizione originale) nel processo di proiezione

P_j : generico punto
 P_j' : proiezione di P_j sull'asse OY_1 ortogonale

4

La retta migliore è quella che rende minima

$$\sum_{j=1}^n (\overline{P_j P_j'})^2$$

via teorema di Pitagora

$$(\overline{OP_j})^2 = (\overline{OP_j'})^2 + (\overline{P_j P_j'})^2$$

$$\sum_{j=1}^n (\overline{OP_j})^2 = \sum_{j=1}^n (\overline{OP_j'})^2 + \sum_{j=1}^n (\overline{P_j P_j'})^2$$

$$\underbrace{\frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (\overline{OP_j})^2}_{(1)} = \underbrace{\frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (\overline{OP_j'})^2}_{(2)} + \underbrace{\frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (\overline{P_j P_j'})^2}_{(3)}$$

Scegliere OY_1 in modo da minimizzare (3)
 equivale a scegliere OY_1 in modo da minimizzare
 (2) \Rightarrow poiché O è il baricentro delle masse di punti (2)
 e le venute delle proiezioni delle unite compo-
 nenti sull'asse Y_1

\Rightarrow Per trovare la retta OY_1 che rende
 minima la somma dei quadrati delle distanze
 (perpendicolari) basta trovare la retta OY_1
 tale che le proiezioni dei punti su di essa
 abbiano momento zero.