

last update: 17 Nov. 2020

Denotiamo con  $Y = (Y_1, \dots, Y_p)$  il vettore  $p$ -variato delle  $p$  variabili osservate, con  $\delta = (\delta_1, \dots, \delta_p)$  il vettore  $p$ -variato delle  $p$  componenti di errore associate a  $Y$  e con  $\eta = (\eta_1, \dots, \eta_q)$  il vettore  $q$ -variato delle  $q$  variabili latenti. Il modello lineare della CFA è il seguente:

$$Y = \tau + \Lambda \eta + \delta$$

dove  $\tau \in \mathbb{R}^{p \times 1}$  denota il vettore (non aleatorio) contenente le intercette del modello mentre  $\Lambda \in \mathbb{R}^{p \times q}$  è la matrice (non aleatoria) contenente i coefficienti del modello lineare. Per semplicità, si pone solitamente  $\tau = \mathbf{0}_p$ . Ricordando che  $\eta \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \Phi)$  e  $\delta \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \Theta_\delta)$ , possiamo scrivere quanto segue.

## Calcolo della quantità $\text{Cov}[Y]$

$$\text{Cov}[Y] = \mathbb{E}[(\Lambda \eta + \delta)(\Lambda \eta + \delta)^T] \quad \text{definizione di covarianza}$$

...svolgendo il prodotto:

$$= \mathbb{E}[\Lambda \eta \eta^T \Lambda^T + \delta \eta^T \Lambda^T + \Lambda \eta \delta^T + \delta \delta^T]$$

...per la linearità del valore atteso  $\mathbb{E}[\cdot]$ :

$$= \mathbb{E}[\Lambda \eta \eta^T \Lambda^T] + \mathbb{E}[\delta \eta^T \Lambda^T] + \mathbb{E}[\Lambda \eta \delta^T] + \mathbb{E}[\delta \delta^T]$$

...riprendendo gli assunti della CFA della slide 32:

$$\begin{aligned} &= \mathbb{E}[\Lambda \eta \eta^T \Lambda^T] + \mathbb{E}[\delta \eta^T \Lambda^T] + \mathbb{E}[\Lambda \eta \delta^T] + \mathbb{E}[\delta \delta^T] \\ &= \mathbb{E}[\Lambda \eta \eta^T \Lambda^T] + \mathbb{E}[\delta \delta^T] \end{aligned}$$

...poiché  $\Lambda$  è una costante e le sole componenti aleatorie sono  $\eta$  e  $\delta$ , portiamo fuori dal valore atteso la costante:

$$= \Lambda \mathbb{E}[\eta \eta^T] \Lambda^T + \mathbb{E}[\delta \delta^T]$$

...notiamo che  $\mathbb{E}[\eta \eta^T] = \text{Cov}[\eta] := \Phi$ :

$$= \Lambda \Phi \Lambda^T + \mathbb{E}[\delta \delta^T]$$

...notiamo ancora che  $\mathbb{E}[\delta \delta^T] = \text{Cov}[\delta] := \Theta_\delta$ :

$$= \boxed{\Lambda \Phi \Lambda^T + \Theta_\delta}$$

## Calcolo della quantità $\text{Var}[Y]$

In generale, notiamo che  $\text{Var}[Y] = \text{diag}(\text{Cov}[Y])$ . Dunque:

$$\begin{aligned} &= \text{diag}(\mathbf{\Lambda}\mathbf{\Phi}\mathbf{\Lambda}^T + \mathbf{\Theta}_\delta) \\ &= \text{diag}(\mathbf{\Lambda}\mathbf{\Phi}\mathbf{\Lambda}^T) + \text{diag}(\mathbf{\Theta}_\delta) \end{aligned}$$

...applicando l'operatore  $\text{diag}(\cdot)$  prendiamo gli elementi  $j = 1, \dots, p$  della diagonale della matrice risultante:

$$\begin{aligned} &= (\lambda\phi\lambda)_{jj} + \theta_{\delta_{jj}} \\ &= \boxed{(\lambda^2\phi)_{jj} + \theta_{\delta_{jj}}} \quad \text{con } j = 1, \dots, p \end{aligned}$$

Dal risultato ottenuto, infine, possiamo scrivere quanto segue per la  $j$ -esima variabile osservata:

$$\text{Var}[Y_j] = \text{diag}(\text{Cov}[Y])_j = (\lambda^2\phi)_{jj} + \theta_{\delta_{jj}}$$