

Capitolo 1

Distribuzione degli stimatori

Il modello di riferimento per questo studio resta

$$\underline{z} = \Pi \underline{c} + W \underline{\beta} + \underline{\epsilon}$$

con

$$\underline{\epsilon} \sim N(\underline{0}, \sigma^2 I)$$

Di conseguenza, si avrà che

$$\underline{z} \sim N(\Pi \underline{c} + W \underline{\beta}, \sigma^2 I)$$

1.1 $\hat{\underline{c}}$

Studio la distribuzione delle stime dei coefficienti dello sviluppo spazio-temporale della funzione. Si ha, dalle stime ricavate nel caso con le covariate:

$$\hat{\underline{c}} = [\Pi^T \Pi + S + \Pi^T W (W^T W)^{-1} W^T \Pi]^{-1} \Pi^T [I - W (W^T W)^{-1} W^T] \underline{z}$$

Preferisco però identificare alcune delle matrici di questo sviluppo:

$$A_{smooth} = [\Pi^T \Pi + S + \Pi^T W (W^T W)^{-1} W^T \Pi]^{-1} \Pi^T$$

$$Q = [I - W (W^T W)^{-1} W^T]$$

In questo modo:

$$\hat{\underline{c}} = A_{smooth} Q \underline{z}$$

In particolare la matrice Q è una matrice di proiezione. Infatti, proietta sul complemento ortogonale dello spazio generato dalle colonne di W , matrice disegno delle covariate. Ne segue quindi che:

- ogni volta in cui si avrà il prodotto QW , questo varrà la matrice nulla di opportune dimensioni
- Q è idempotente
- in questo caso Q è simmetrica

La distribuzione di \hat{c} è ovviamente multivariata, e quindi occorre ricavarne la media e la matrice di varianza-covarianza. Tuttavia, conoscendo la distribuzione di z , si avrà che

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\hat{c}] &= A_{smooth}Q\mathbb{E}[z] \\ &= A_{smooth}Q(\Pi_{\underline{c}} + W\underline{\beta}) \\ &= A_{smooth}Q\Pi_{\underline{c}}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\text{Var}[\hat{c}] &= A_{smooth}Q\text{Var}[z]Q^T A_{smooth}^T \\ &= \sigma^2 A_{smooth}QQ^T A_{smooth}^T \\ &= \sigma^2 A_{smooth}QA_{smooth}^T \\ &= \sigma^2 A_{smooth}QA_{smooth}^T\end{aligned}$$

1.2 $\hat{\underline{\beta}}$

Molto interessante è lo studio della distribuzione di $\hat{\underline{\beta}}$, perchè sarà usato per la creazione di intervalli di confidenza con cui verificare la significatività delle covariate. Si ha

$$\begin{aligned}\hat{\underline{\beta}} &= (W^T W)^{-1}W^T(\underline{z} - \Pi\hat{c}) \\ &= (W^T W)^{-1}W^T(\underline{z} - \Pi A_{smooth}Q\underline{z}) \\ &= (W^T W)^{-1}W^T(I - \Pi A_{smooth}Q)\underline{z}\end{aligned}$$

Quindi si avrà

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\hat{\underline{\beta}}] &= (W^T W)^{-1}W^T(I - \Pi A_{smooth}Q)\mathbb{E}[\underline{z}] \\ &= (W^T W)^{-1}W^T(I - \Pi A_{smooth}Q)(\Pi_{\underline{c}} + W\underline{\beta})\end{aligned}$$

Ma si ha:

$$\begin{aligned}
(W^T W)^{-1} W^T (I - \Pi A_{smooth} Q) W \underline{\beta} &= (W^T W)^{-1} W^T (W \underline{\beta} - \Pi A_{smooth} Q W \underline{\beta}) \\
&= (W^T W)^{-1} W^T (W \underline{\beta}) \\
&= \underline{\beta}
\end{aligned}$$

Da cui:

$$\mathbb{E}[\hat{\underline{\beta}}] = \underline{\beta} + (W^T W)^{-1} W^T (I - \Pi A_{smooth} Q) \Pi \underline{c}$$

Invece, per quanto riguarda la varianza:

$$\begin{aligned}
\text{Var}[\hat{\underline{\beta}}] &= (W^T W)^{-1} W^T (I - \Pi A_{smooth} Q) \text{Var}[\underline{z}] ((W^T W)^{-1} W^T (I - \Pi A_{smooth} Q))^T \\
&= \sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T (I - \Pi A_{smooth} Q) ((W^T W)^{-1} W^T (I - \Pi A_{smooth} Q))^T \\
&= \sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T (I - \Pi A_{smooth} Q) (I - \Pi A_{smooth} Q)^T W (W^T W)^{-1} \\
&= \sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T (I - \Pi A_{smooth} Q) (I - \Pi A_{smooth} Q)^T W (W^T W)^{-1}
\end{aligned}$$

Studio un termine alla volta nella moltiplicazione tra le parentesi

$$\sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T I I W (W^T W)^{-1} = \sigma^2 (W^T W)^{-1}$$

$$\begin{aligned}
\sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T \Pi A_{smooth} Q I W (W^T W)^{-1} &= \sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T \Pi A_{smooth} Q W (W^T W)^{-1} \\
&= \mathbb{O}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T I Q A_{smooth}^T \Pi^T W (W^T W)^{-1} &= \sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T Q^T A_{smooth}^T \Pi^T W (W^T W)^{-1} \\
&= \sigma^2 (W^T W)^{-1} (Q W)^T A_{smooth}^T \Pi^T W (W^T W)^{-1} \\
&= \mathbb{O}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T \Pi A_{smooth} Q Q A_{smooth}^T \Pi^T W (W^T W)^{-1} &= \\
\sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T \Pi A_{smooth} Q A_{smooth}^T \Pi^T W (W^T W)^{-1} &=
\end{aligned}$$

Concludendo

$$\text{Var}[\hat{\underline{\beta}}] = \sigma^2 (W^T W)^{-1} + \sigma^2 (W^T W)^{-1} W^T \Pi A_{smooth} Q A_{smooth}^T \Pi^T W (W^T W)^{-1}$$