

## B.2

*filippo*

3 April 2018

Sia  $Y_1, \dots, Y_n$  un campione **bernoulliano** (campionamento casuale con ripetizione) da una v.c.  $N(\mu, \sigma^2)$  e si voglia stimare  $\mu$ . Per questo vengono considerati due stimatori

$$\hat{\mu}_{A,n} = \sum_{i=1}^{n-1} Y_i/n \text{ e}$$

$$\hat{\mu}_{B,n} = Y_1/n + (n-1)Y_n/n.$$

Nel seguito si suppone che  $\sigma^2$  sia noto.

**Calcolate la distorsione dei due stimatori.**

Ricordiamo che la distorsione di uno stimatore  $\hat{\theta}_n$  equivale a  $bias(\hat{\theta}_n) = E(\hat{\theta}_n) - \theta$ . Se  $bias(\hat{\theta}_n)$  è nullo, lo stimatore è non distorto.

Entrambe le v.c. sono Normali, di cui ricordiamo **la proprietà**:  $E(N(\mu, \sigma^2)) = \mu$

Analizzo  $\hat{\mu}_{A,n}$ :

$$\hat{\mu}_{A,n} = \sum_{i=1}^{n-1} Y_i/n$$

$$E(\hat{\mu}_{A,n}) = \frac{\sum_{i=1}^{n-1} E(Y_i)}{n} = \frac{\sum_{i=1}^{n-1} \mu}{n} = \frac{(n-1)\mu}{n} = \frac{n\mu}{n} - \frac{\mu}{n} = \mu - \frac{\mu}{n}$$

$$bias(\hat{\mu}_{A,n}) = \mu - \frac{\mu}{n} - \mu = -\frac{\mu}{n} \text{ Il primo stimatore risulta quindi distorto.}$$

Analizzo  $\hat{\mu}_{B,n}$ :

$$\hat{\mu}_{B,n} = Y_1/n + (n-1)Y_n/n$$

$$\hat{\mu}_{B,n} = \frac{Y_1}{n} + \frac{(n-1)Y_n}{n} = \frac{Y_1 + Y_n(n-1)}{n}$$

$$E(\hat{\mu}_{B,n}) = \frac{E(Y_1) + E(Y_n)(n-1)}{n} = \frac{\mu + \mu(n-1)}{n} = \frac{\mu}{n} + \frac{n\mu}{n} - \frac{\mu}{n} = \frac{n\mu}{n} = \mu$$

$$bias(\hat{\mu}_{B,n}) = \mu - \mu = 0 \text{ Il secondo stimatore risulta invece non distorto.}$$

**Calcolate il loro errore standard.**

Entrambe le v.c. sono Normali, di cui ricordiamo **la proprietà**:  $Var(N(\mu, \sigma^2)) = \sigma^2$

Ricordiamo che l'errore standard equivale a  $se(\hat{\theta}_n) = \sqrt{Var(\hat{\theta}_n)}$

Analizzo  $\hat{\mu}_{A,n}$ :

$$se(\hat{\mu}_{A,n}) = \sqrt{Var(\hat{\mu}_{A,n})} = \sqrt{Var\left(\frac{\sum_{i=1}^{n-1} Y_i}{n}\right)} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{n-1} Var(Y_i)}{n^2}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{n-1} \sigma^2}{n^2}} = \sqrt{\frac{(n-1)\sigma^2}{n^2}} = \sqrt{\frac{\sigma^2}{n} - \frac{\sigma^2}{n^2}}$$

Analizzo  $\hat{\mu}_{B,n}$ :

$$se(\hat{\mu}_{B,n}) = \sqrt{Var(\hat{\mu}_{B,n})} = \sqrt{Var\left(\frac{Y_1 + Y_n(n-1)}{n}\right)} = \sqrt{\frac{Var(Y_1) + Var(Y_n)(n-1)}{n^2}} = \sqrt{\frac{\sigma^2 + \sigma^2(n-1)}{n^2}} = \sqrt{\frac{n\sigma^2}{n^2}} = \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}$$

**Fornite una stima del loro errore standard.**

Essendo  $\sigma$  noto,

$$\hat{se}(\hat{\mu}_{A,n}) = \sqrt{\frac{\sigma^2}{n} - \frac{\sigma^2}{n^2}}$$

$$\hat{se}(\hat{\mu}_{B,n}) = \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}$$

**Calcolate il loro errore quadratico medio.**

$$mse(\hat{\theta}_n) = E[\hat{\theta}_n - \theta]^2 = se(\hat{\theta}_n)^2 + bias(\hat{\theta}_n)^2$$

$$mse(\hat{\mu}_{A,n}) = \left(\sqrt{\frac{\sigma^2}{n} - \frac{\sigma^2}{n^2}}\right)^2 + \left(-\frac{\mu}{n}\right)^2 = \frac{\sigma^2}{n} - \frac{\sigma^2}{n^2} + \left(\frac{\mu}{n}\right)^2$$

$$mse(\hat{\mu}_{B,n}) = \sqrt{\frac{\sigma^2}{n} - \frac{\sigma^2}{n^2}}^2 + 0 = \frac{\sigma^2}{n} - \frac{\sigma^2}{n^2}$$