

Appendice Woolridge

① $d_i = x_i - \bar{x}$

$$\sum_{i=1}^n x_i - \bar{x} = 0$$

$$\sum d_i = \sum x_i - \bar{x} = \sum x_i - \sum \bar{x} = \sum x_i - n\bar{x} \stackrel{*}{=} n\bar{x} - n\bar{x} = 0$$

* Comme $\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n} \Rightarrow \sum x_i = n\bar{x}$

② $\sum (x_i - \bar{x})^2 = \sum x_i^2 - n\bar{x}^2$

Démo:

$$\sum (x_i - \bar{x})(x_i - \bar{x}) = \sum x_i^2 - 2x_i\bar{x} + \bar{x}^2 = \sum x_i^2 - \sum 2x_i\bar{x} + \sum \bar{x}^2$$

$$= \sum x_i^2 - 2\bar{x} \sum x_i + n\bar{x}^2$$

$$\sum x_i^2 - 2\bar{x}n\bar{x} + n\bar{x}^2$$

$$\sum x_i^2 - \cancel{2n\bar{x}^2} + \cancel{n\bar{x}^2}$$

$$= \sum x_i^2 - n\bar{x}^2 //$$

Cambio porcentual en X cuando varia de x_0 a x_1

$$= \left(\frac{x_1 - x_0}{x_0} \right) \times 100. = \frac{\Delta x}{x_0}$$

Pág 710

f.d.p.: función de densidad de probabilidad. f_x
Esto es para discretos.

f.d.a.: función de densidad acumulada (continuos)
 $F(x) = P(X \leq x)$

Distribuciones conjuntas

Discretas...

$f_{x,y}(x,y) = f_x(x) f_y(y)$ cuando X, Y son independientes

$$\ln(P_s) - \ln(P_a) = \ln\left(\frac{P_s}{P_a}\right) \quad - \quad .$$

$$-10\% = -0,1$$

$$e^{p_0} = P_s = 117,63$$

$$e^{0,0354}$$

$$\boxed{3,6\%}$$

Generali : Appendice

momenti :

$$\mu_2 = E(x - \mu)^2 = E(x^2) - E(x)^2 = E(x^2) - \mu^2 \\ = \text{VAR}(x) = \sigma^2$$

$$\mu_3 = \frac{E(x - \mu)^3}{\sigma^3} = S.$$

$$\mu_4 = \frac{E(x - \mu)^4}{[E(x - \mu)^2]^2} = (\sigma^2)^2. \quad \text{secondo momento elevato al 2.}$$

Normal

$$S = 0$$

$$K = 3. \quad \text{e} \quad K_{\bar{G}} = 0.$$

$$JB = n \left[\frac{s^2}{6} + \frac{(k-3)^2}{24} \right] \sim \chi^2_{2g}.$$

Algunas distribuciones de probs importantes (8/6)

X_1, X_2 son independientes

$$X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2) \quad X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

$$Y = aX_1 + bX_2 \Rightarrow Y \sim N(a\mu_1 + b\mu_2, a^2\sigma_1^2 + b^2\sigma_2^2)$$

La CL de variables normales tiene una distribución normal con μ y σ^2 CL de sus variables.

Momentos

$$\mu_3 = E(X - \mu)^3 = 0$$

$$\mu_4 = E(X - \mu)^4 = 3\sigma^4$$

$$\mu_2 = E(X - \mu)^2 = \sigma^2$$

$$\mu_5 = E(X - \mu)^5 = 0 \dots$$

Estimadores

$$E(\hat{\theta}) = \theta \Rightarrow \boxed{\text{insesgado}}$$

$$\text{sesgo} = E(\hat{\theta}) - \theta$$

Varianza mínima

$$\text{VAR}(\hat{\theta}_1) \leq \text{VAR}(\hat{\theta}_i) \quad \forall i \neq 1$$

$\Rightarrow \hat{\theta}_1$ es el mejor estimador insesgado de varianza mínima
o eficiente

Linealidad: si $\hat{\theta}$ es una CL de los estimadores
muestrales.

\Rightarrow MELI

Estimación del ECM

$$ECM(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta} - \theta)^2$$

Dispersión observada del
veradero θ

$$VAR(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta} - E(\hat{\theta}))^2$$

Dispersión observada del
valor esperado del estimado

Si el estimador es insesgado $E(\hat{\theta}) = \theta$