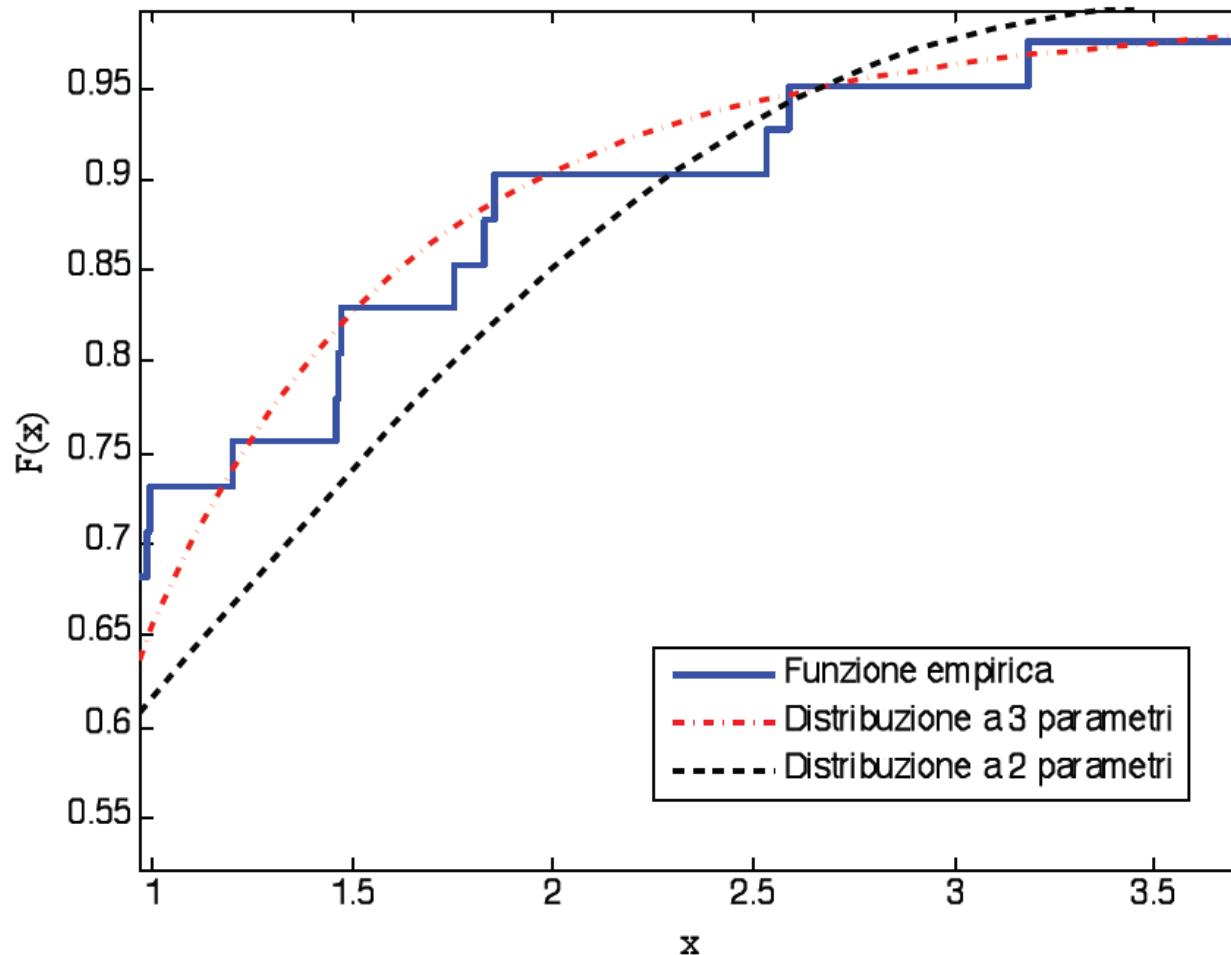


# Test di adattamento di Anderson-Darling



Distribuzione campionaria:

$$\Phi_v(x)$$

$$F_n(x) = 0, \quad x < x_1$$

$$F_n(x) = \frac{i}{n}, \quad x_i \leq x < x_{i+1},$$

$$F_n(x) = 1, \quad x_n \leq x.$$

Distribuzione teorica:

$$F_X(x)$$

dipende dalla distribuzione di probabilità utilizzata.

# Test di adattamento di Anderson-Darling

$$Q^2 = n \int_{\text{all}x} [F_n(x) - F(x, \theta)]^2 \Psi(x) dF(x)$$

$$\Psi(x) = [F(x, \theta)(1 - \bar{F}(x, \theta))]^{-1}$$

Definizione teorica della statistica test (per test quadratici).

$\Psi(x)$  è una funzione peso che dipende dal test utilizzato.

Funzione peso per il test di Anderson-Darling: peso maggiore sulle code della distribuzione.

Definizione operativa della statistica test di Anderson-Darling:

$$A^2 = -n - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [(2i-1) \ln[F(x_i, \theta)] + (2n+1-2i) \ln[1 - F(x_i, \theta)]].$$

Lunghezza campione

Valore della distribuzione teorica calcolato in corrispondenza dell'  $i$ -esimo valore campionario

Indice del campione ordinato

# Test di adattamento di Anderson-Darling

Il test è superato se  $A^2 < A^2_{\text{limite}}(\alpha)$ , dove  $A^2_{\text{limite}}(\alpha)$  è riportato su tabelle specifiche per ogni distribuzione.

Per tenere conto delle diverse distribuzioni (e del diverso numero di parametri) si passa alla statistica test trasformata  $\omega$  (test superato se  $\omega < \omega_{\text{limite}}$ ):

$$\omega = 0.0403 + 0.116 \left( \frac{A^2 - \xi_p}{\beta_p} \right)^{\frac{\eta_p}{0.851}} \quad \text{se} \quad 1.2\xi_p \leq A^2$$

$$\omega = \left[ 0.0403 + 0.116 \left( \frac{0.2\xi_p}{\beta_p} \right)^{\frac{\eta_p}{0.851}} \right] \frac{A^2 - 0.2\xi_p}{\xi_p} \quad \text{se} \quad 1.2\xi_p > A^2$$

$\alpha$	$\omega_{\text{limite}}$
0.10	0.347
0.05	0.461
0.01	0.743

**Table 3.** Coefficients to Be Set in Equation (11) for the Anderson-Darling Statistic, Asymptotic Case<sup>a</sup>

Distribution <sup>b</sup>	$\xi_p$	$\beta_p$	$\eta_p$
EV1 and EV2 (EV1 = Gumbel)	0.169	0.229	1.141
NORM and LN	0.167	0.229	1.147
GEV <sup>c</sup>	$0.147 (1 + 0.13 \hat{\theta}_3 + 0.21 \hat{\theta}_3^2 + 0.09 \hat{\theta}_3^3)$	$0.189 (1 + 0.20 \hat{\theta}_3 + 0.37 \hat{\theta}_3^2 + 0.17 \hat{\theta}_3^3)$	$1.186 (1 - 0.04 \hat{\theta}_3 - 0.04 \hat{\theta}_3^2 - 0.01 \hat{\theta}_3^3)$
GAM and LP3 <sup>d</sup>	$0.145 (1 + 0.17 \hat{\theta}_3^{-1} + 0.33 \hat{\theta}_3^{-2})$	$0.186 (1 + 0.34 \hat{\theta}_3^{-1} + 0.30 \hat{\theta}_3^{-2})$	$1.194 (1 - 0.04 \hat{\theta}_3^{-1} - 0.12 \hat{\theta}_3^{-2})$

<sup>a</sup>Here  $\hat{\theta}_3$  is an asymptotic efficient estimator (usually maximum likelihood) of the shape parameter of the distribution.

<sup>b</sup>For tests of the EV2, LN, and LP3 distributions the data must be preliminarily log transformed.

<sup>c</sup>For the GEV distribution, if  $\hat{\theta}_3 > 0.5$ ,  $\hat{\theta}_3 = 0.5$  must be set in the regressions.

<sup>d</sup>For the GAM and LP3 distributions, if  $\hat{\theta}_3 < 2$ ,  $\hat{\theta}_3 = 2$  must be set in the regressions.