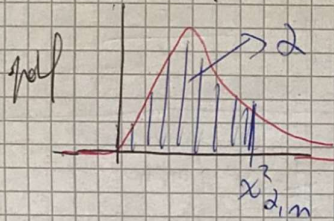


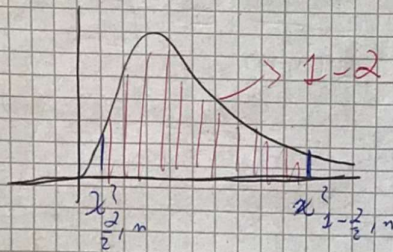
## Quantile $\chi^2$

Se  $W \sim \chi^2_n$ ,  $\forall \alpha \in (0, 1)$  il quantile d'ordine  $\alpha$  si denota con  $\chi^2_{\alpha, n}$ .



Proprietà:  $\forall \alpha \in (0, 1)$   $P(\chi^2_{\frac{\alpha}{2}, n} \leq W \leq \chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}, n}) = 1 - \alpha$

$$\text{Infatti } P(\chi^2_{\frac{\alpha}{2}, n} \leq W \leq \chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}, n}) = F_W(\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}, n}) - F_W(\chi^2_{\frac{\alpha}{2}, n}) = 1 - \frac{\alpha}{2} - \frac{\alpha}{2} = 1 - \alpha$$



## IF PER LA VARIANZA DI UN CAMPIONE GAUSSIANO

Sia  $X = (X_1, \dots, X_n)$  campione  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , con  $\mu$  e  $\sigma^2$  non note. Vogliamo IF per  $\sigma^2$ .

Fisso  $\alpha \in (0, 1)$  "piccolo" e cerchiamo  $\theta_1$  e  $\theta_2$  f.c.

$$P(\theta_1 \leq \sigma^2 \leq \theta_2) = 1 - \alpha$$

Ricordo che  $(n-1) \frac{S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-1}$  e, fissato  $\alpha \in (0, 1)$  per una proprietà dei quantili  $\chi^2$ :

$$P\left(\chi^2_{\frac{\alpha}{2}, n-1} \leq (n-1) \frac{S^2}{\sigma^2} \leq \chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}\right) = 1 - \alpha$$

Allora:

$$P\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}, n-1}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\text{cioè } \theta_1 = \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}}, \quad \theta_2 = \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}, n-1}}$$

Per tanto IF al livello  $\alpha$  per  $\sigma^2$

$$\left[ \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1}}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}, n-1}} \right]$$

## STIMATORI DI MASSIMA VEROSIMILIANZA (MV)

Anche gli stimatori MV sono del tipo puntuale.

Supponiamo di considerare il campione  $X = (X_1, \dots, X_n)$  per il quale si osservano i dati  $(x_1, \dots, x_n)$ .

Supponiamo inoltre che  $X_i \sim D(\theta)$ ,  $\theta$  ignoto  $\forall i=1, \dots, n$ .

Problema Stimare  $\theta$  a partire dai dati osservati.

In particolare, se abbiamo registrato questi dati, è lecito pensare che essi fossero i più probabili sotto quel parametro (da stimare) ~~non~~  $\theta$ .

Qui vogliamo costruire la stima di  $\theta$  assumendo che i dati registrati fossero i più probabili di tutti.



c)  $X$  discreto

Si chiama funzione di verosimiglianza l'espressione

$$L(\theta) := P(X_1 = x_1) P(X_2 = x_2) \dots P(X_n = x_n)$$

h)  $X$  c.c.

Si chiama funzione di verosimiglianza l'espressione

$$L(\theta) := f(x_1) \dots f(x_n) \quad \text{dove } f \text{ è la pdf del campione.}$$

Def Tale  $L(\theta)$  da informazioni, al valore di  $\theta$ , su quanto è probabile osservare le variabili  $(x_1, \dots, x_n)$ .  
Ved, crescendo  $L(\theta)$  <sup>al valore di  $\theta$</sup>  aumenta la probabilità che questi dati provengano da una distribuzione con parametro  $\theta$ .

Quindi se voglio trovare la stima di  $\theta$  che rende massima la probabilità (verosimiglianza) di osservare i dati ~~registrati~~ registrati, devo rendere massima  $L(\theta)$ .

Def Se  $X = (x_1, \dots, x_n)$  campione  $X_i \sim D(\theta) \quad i=1, \dots, n$ ,  $\theta$  ignoto. Si chiama stimatore di massima verosimiglianza (ML) il valore, denotato con  $\hat{\theta}$ , che rende massima  $L(\theta)$ .

00  $\hat{\theta}$  è punto di max per  $L(\theta)$   $\Leftrightarrow$

$\hat{\theta}$  è punto di max per  $\ln L(\theta)$ .

(Infatti  $\ln$  è strettamente crescente)