

Condizione di progetto: Periodo di Ritorno

L'occorrenza di un nuovo evento puo' essere considerato un esperimento tipo "Bernoulli" che genera solo due eventi incompatibili, tipo successo - insuccesso.

Se si ipotizza una futura serie di eventi, si avrà quindi:

p = probabilità di un insuccesso (superamento del valore di progetto) $p = \mathbb{P}(Q_i > Q_0)$
 $(1-p)$ = probabilità di un successo (non superamenti)

Se si effettuano T prove indipendenti, il prodotto Tp indica il **numero medio di insuccessi in T prove**.

Se si richiede di soddisfare la condizione $Tp = 1$ si ha che

T , che è il **reciproco della probabilità p di un insuccesso rispetto all'evento temuto**,

Assume anche il significato di **numero di prove (in anni) necessarie affinché si abbia *mediamente* un insuccesso**

$$T = \text{PERIODO DI RITORNO} \quad T = \frac{1}{p}$$

Condizione di progetto nel caso di assunzione dell'ipotesi che il campione sia appartenente ad una data distribuzione (ipotesi di lavoro dell'inferenza statistica)

Scelto un valore x_0 quale possibile valore di progetto ed assunta la distribuzione $F_X(x)$ per tutti i possibili eventi futuri X :

- i due eventi incompatibili sono: $X \leq x_0 = \text{successo}$; $X > x_0 = \text{insuccesso}$.
- La probabilità p di un insuccesso (superamento di x_0) è $\mathbb{P}(X > x_0) = 1 - F(x_0)$
- La probabilità $(1-p)$ di un successo (non superamento) è $\mathbb{P}(X \leq x_0) = F(x_0)$

Risulta quindi che:

$$T = 1/p = 1/(1-F(x_0))$$

Di conseguenza, se si fissa T , si determina il **valore di progetto per assegnato periodo di ritorno T mediante la relazione:**

$$F_T = 1 - 1/T \quad x_T = x(F_T)$$

dove $x(F_T)$ è il **quantile della distribuzione F calcolato in corrispondenza del valore $F = F_T$**

Il Rischio (naturale) RESIDUALE

Il periodo di ritorno T non caratterizza completamente il rischio idrologico in campo progettuale e nella pianificazione

L Orizzonte temporale di riferimento.

R_L Probabilità di **almeno** un superamento in un periodo di L anni consecutivi.

$$R_L = 1 - (1 - p)^L = 1 - [F(x)]^L$$

Che deriva da: P (nessun insuccesso in L prove) = $(1 - p)^L$
Sicurezza in L anni: $(1 - p)^L$
Rischio = $1 - \text{Sicurezza}$ in L anni

Tenuto conto che $\frac{1}{p} = T$ (Periodo di Ritorno)

Definizione di **Rischio RESIDUALE**: $R_{L,T} = 1 - \left(1 - \frac{1}{T}\right)^L$

Se $R_{L,T}$ è assegnato si può determinare il corrispondente:

$$T = \frac{1}{1 - (1 - R_{L,T})^{\frac{1}{L}}}$$

3

Esempi

La probabilità che in un orizzonte di 10 anni venga superata una piena con T=50 è circa pari al 20%

$$R_{10,50} = 1 - \left(1 - \frac{1}{50}\right)^{10} \cong 0.2$$

Perchè accada una piena con T=50 non si devono attendere 50 anni!

Per $L \ll T$ vale

$$R_{L,T} = 1 - \left(1 - \frac{1}{T}\right)^L \cong \frac{L}{T}$$

Si può considerare L come un moltiplicatore del rischio naturale

Inoltre:

Se L diventa grande, in via approssimata vale:

$$R_{L,T} \cong 1 - e^{-L/T}$$

Che, per $L=T$ conduce a: $R_L \cong 1 - e^{-1} = 0.632$

Ovvero:

Un sistema idrico progettato per un quantile XT corrispondente al periodo di ritorno T sarà inadeguato con una probabilità **0.632 almeno una volta** durante un periodo di T anni.

Il linguaggio del Rischio

Perché “PERIODO di ritorno” è meglio che “TEMPO di ritorno”?

RETURN PERIOD SYN. RECURRENCE INTERVAL
SEE ALSO FLOOD FREQUENCY
PERIODE DE RETOUR SYN. PERIODE DE
RECURRENCE VOIR AUSSI FREQUENCE D'UNE
CRUE
PERIODO DE RETORNO, SIN. INTERVALO DE
RECURRENCIA, VEASE TAMBIEN FRECUENCIA DE
CRECIDAS

INTERVALLO MEDIO DI TEMPO O NUMERO MEDIO
DI ANNI ALL'INTERNO DEI QUALI UN EVENTO
SARA' UGUAGLIATO O SUPERATO, AD ES. LA
PORTATA AL COLMO. (GHM, CHOW)

INTERVALLE DE TEMPS MOYEN OU NOMBRE
D'ANNEES NECESSAIRES POUR OBTENIR POUR
UN CERTAIN EVENEMENT (PAR EX. POINTE DE
CRUE) UNE VALEUR EGALE OU SUPERIEURE A
UNE VALEUR DONNEE. (GHM, CHOW)

AVERAGE INTERVAL OF TIME OR NUMBER OF
YEARS WITHIN WHICH AN EVENT WILL BE
EQUALLED OR EXCEEDED. E.G. FLOOD PEAK
DISCHARGE. (GHM, CHOW)

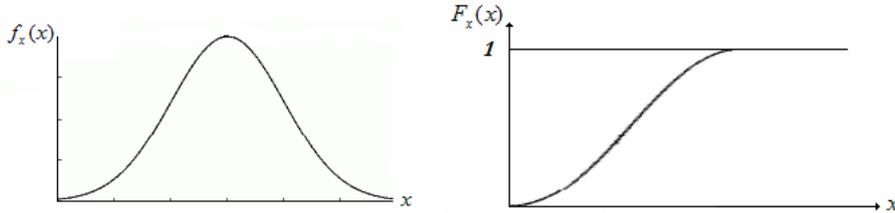
INTERVALO MEDIO DE TIEMPO O NUMERO DE
ANOS AL CABO DE LOS CUALES SE IGUALARA O
SUPERARA UN SUCESO, P.EJ. CAUDAL DE
PUNTA. (GHM, CHOW)

DISTRIBUZIONE NORMALE DEL CASO O DI GAUSS

Funzione densità di probabilità: $f(x) = \frac{1}{\theta_2 \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{x-\theta_1}{\theta_2}\right)^2} \quad -\infty < x < +\infty$

Funzione di distribuzione cumulata: $F(x) = \frac{1}{\theta_2 \sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{x-\theta_1}{\theta_2}\right)^2} dx$

può essere calcolata numericamente per ogni θ_1 e θ_2 .



I parametri θ_1 e θ_2 sono dati da:

$$E[x] = \theta_1 \quad \text{var}[x] = \theta_2^2$$

DISTRIBUZIONE NORMALE IN FORMA CANONICA

Variabile normale standardizzata o ridotta $u = \frac{x - \theta_1}{\theta_2} = \frac{x - \mu}{\sigma}$
 $E[u] = 0 \quad \text{var}[u] = 1$

$$f(u) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} \quad F(u) = \int_{-\infty}^u \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{r^2}{2}} dr \quad F(-u) = 1 - F(u)$$

Valori notevoli di $u(F)$ e di $F(u)$

F	$u(F)$	u	$F(u)$
0.025	-1.96	-2.0	0.0228
0.50	0.00	-1.0	0.1587
0.975	+1.96	0.0	0.5000
		1.0	0.8413
		2.0	0.9772

inv.s.norm

dist-s.norm

Esempio: $X \cong N(\theta_1 = 10, \theta_2 = 3)$

Quantile di X corrispondente a $F(x) = 0.025$

$$X_{0.025} = \theta_1 - 1.96\theta_2 = 10 - 1.96 * 3 = 4.12$$

DISTRIBUZIONI DERIVATE

Funzione $Y = g(x)$ strettamente monotona crescente e derivabile di una v.a. continua X

Esempio: $Y = \log(x)$ oppure $x^{1/2}$ oppure $x^{1/3}$, con $x \geq 0$

$$F_Y(y) = P[Y \leq y] = P[g(X) \leq g(x)] = P[X \leq x] = F_X(x)$$

$$dF_Y(y) = dF_X(x) \Rightarrow f_Y(y)dy = f_X(x)dx$$

$$f_Y(y) = f_X(x) \frac{dx}{dy}$$

DISTRIBUZIONI DERIVATE

Funzione $Y = g(x)$ strettamente monotona crescente e derivabile di una v.a. continua X

Esempio: $Y = \log(x)$ oppure $x^{1/2}$ oppure $x^{1/3}$, con $x \geq 0$

$$F_Y(y) = P[Y \leq y] = P[g(X) \leq g(x)] = P[X \leq x] = F_X(x)$$

$$dF_Y(y) = dF_X(x) \Rightarrow f_Y(y)dy = f_X(x)dx$$

$$f_Y(y) = f_X(x) \frac{dx}{dy}$$



Quando si conosce la distribuzione della Y e si ricerca quella della X vale, ovviamente

$$f_X(x) = f_Y(y) \left(\frac{dy}{dx} \right) = f_Y(g(x)) \left| \frac{d(g(x))}{dx} \right|$$

Esempio: variabile normale standard $y = \frac{(x - \mu)}{\sigma} = \frac{(x - \theta_1)}{\theta_2} \Rightarrow x = \theta_1 + y\theta_2$

$$f_Y(y) = \frac{dx}{dy} f_X(\theta_1 + y\theta_2) = \theta_2 \frac{1}{\theta_2 \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left[\frac{(\theta_1 + y\theta_2 - \theta_1)}{\theta_2} \right]^2} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} y^2}$$

Vale anche: $F_X(x) = P[X \leq x] = P \left[y \leq \left(\frac{x - \theta_{1x}}{\theta_{2x}} \right) \right] = F_Y(y)$

MEDIA DI UNA VARIABILE FUNZIONE DI UN' ALTRA

Se c è una costante:

$$E[c] = \int_{-\infty}^{+\infty} c f_x(x) dx = c \int_{-\infty}^{+\infty} f_x(x) dx = c$$

Similmente

$$E[cX] = cE[X]$$

$$E[a + bX] = a + bE[X]$$

$$E[g_1(x) + g_2(x)] = E[g_1(x)] + E[g_2(x)]$$

In generale

$$E[g(x)] \neq g(E[x])$$

Esempio:

$$E\left[\frac{1}{X}\right] \neq \frac{1}{E[X]} \quad E[X^2] = (E[X])^2 + \sigma_x^2$$

VARIANZA DI UNA VARIABILE FUNZIONE

$$var[x] = E[(x - \mu)^2] = E[x^2 - 2\mu x + \mu^2] = E[x^2] - 2\mu E[x] + \mu^2 = E[x^2] - \mu^2$$

$$var[c] = 0$$

$$var[cx] = c^2 var[x]$$

$$var[a + bx] = b^2 var[x]$$

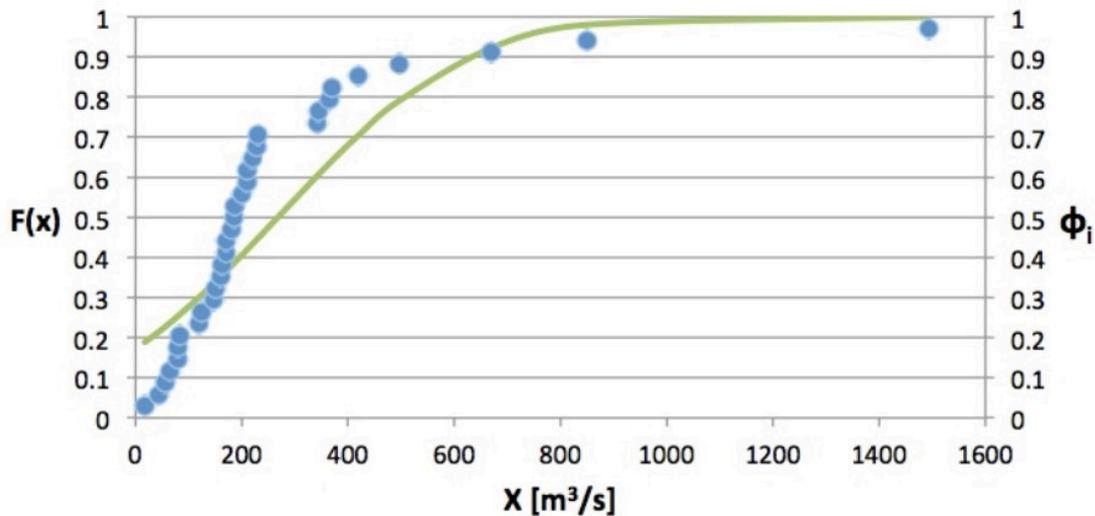
VARIABILE STANDARDIZZATA

$$y = \frac{x - \mu}{\sigma} \quad E[u] = 0 \quad var[u] = 1$$



Il confronto tra un campione e la popolazione si può effettuare attraverso la comparazione delle forme delle Curve di Distribuzione Cumulata (campionaria e teorica).

FUNZIONE DI DISTRIBUZIONE CUMULATA NORMALE E FREQUENZA CUMULATA DEL CAMPIONE



ma $x(F=1)=\text{inf.}$

Affinché la comparazione sia coerente, per la distribuzione campionaria si deve usare una **Stima della probabilità cumulata della popolazione**, chiamata **Plotting position**

$$\phi(x_i) = \hat{F}(x_i)$$

Una possibilità valida se non si ha alcuna indicazione sulla distribuzione teorica da usare è la :

Posizione Distribution free:

corrisponde a porre $\alpha=0$ nella relazione più generale:

$$\phi(x_i) = \frac{i - \alpha}{n + 1 - 2\alpha}$$

$$\phi(x_i) = \mu(F(x_i))$$

$$\phi(x_i) = \frac{i}{n + 1}$$

Weibull Plotting position:

Se invece è chiaro quale distribuzione teorica si sta ricercando:

- **Distribution dependent** $\phi(x_i) = F(\mu(x_i))$

$$\phi(x_i) = \frac{i - \alpha}{n + 1 - 2\alpha}$$

Si hanno ad esempio:

- Distribuzioni debolmente asimmetriche (*Cunnane*)

$$\phi(x_i) = \frac{i - 0.4}{n + 0.2} \quad (\alpha = 0.4)$$

- Distribuzioni mediamente asimmetriche (*Gringorten*)

$$\phi(x_i) = \frac{i - 0.44}{n + 0.12} \quad (\alpha = 0.44)$$

- Distribuzioni fortemente asimmetriche (*Hazen*)

$$\phi(x_i) = \frac{i - 0.5}{n} \quad (\alpha = 0.5)$$



9

Analogamente, le stime dei momenti della popolazione richiedono alcune correzioni sulle espressioni dei momenti campionari:

per la varianza: $\widehat{var} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$

per l'asimmetria $\widehat{C}_a = \frac{n}{(n-1)(n-2)} \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^3}{\widehat{var}^{3/2}}$

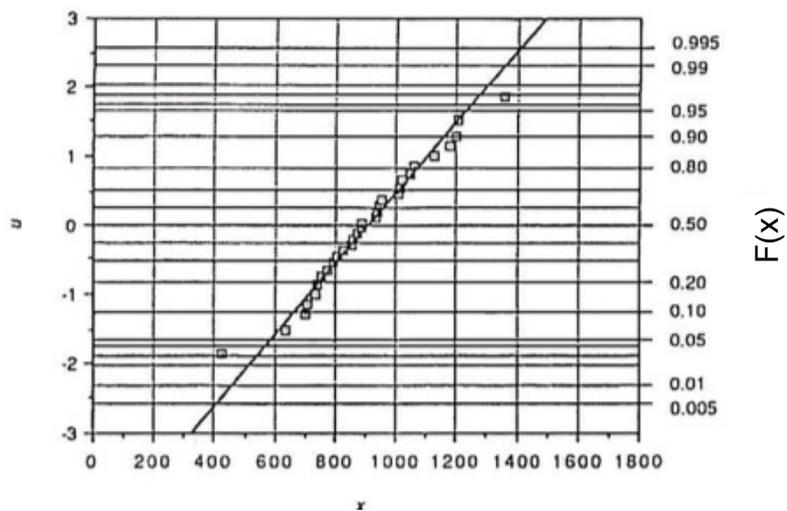
1

Carta probabilistica normale

In diagramma cartesiano con ascissa X ed ordinata y e $\Phi(y)$ la funzione di probabilità cumulata

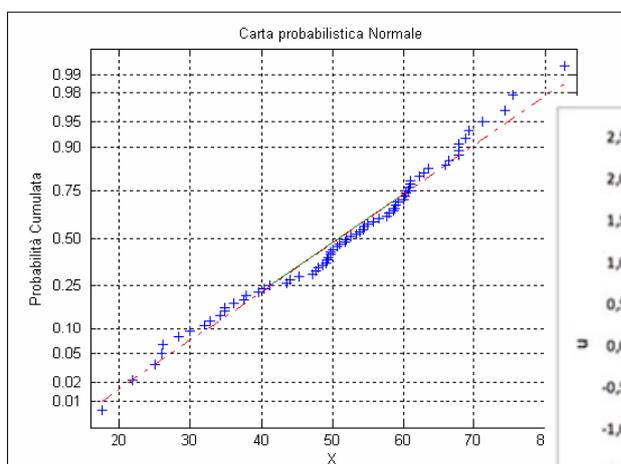
$F_X(x)$ sarà rappresentata dalla retta: $x = \theta_1 + u\theta_2$

Rappresentazione in carta normale

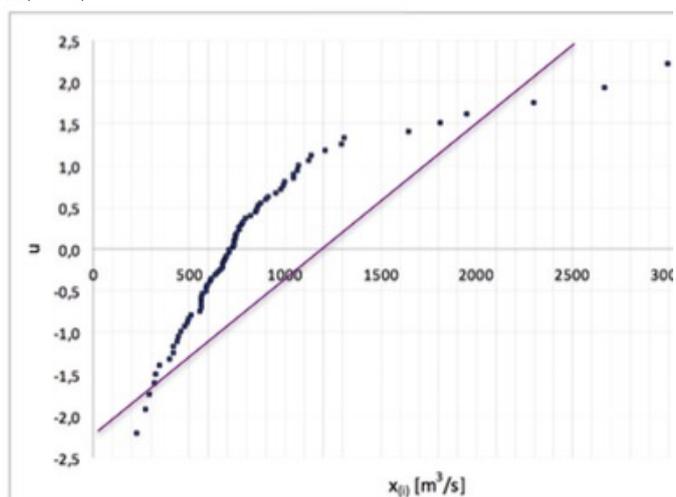


Carta probabilistica normale:

Rappresentazioni pratiche



Con Matlab (scala F distorta)



Con Excel (scala u cartesiana)

n.b. Le grandezze sulle x sono diverse!

PROPRIETA' DELLA DISTRIBUZIONE NORMALE

Probabilità che una variabile casuale normale cada in un intervallo $[\theta_1 - k\theta_2, \theta_1 + k\theta_2]$

$$P[\theta_1 - k\theta_2 \leq X \leq \theta_1 + k\theta_2] = P\left[-k \leq \frac{x - \theta_1}{\theta_2} \leq k\right] = \Phi(k) - \Phi(-k) = 1 - \Phi(-k) - \Phi(-k) = 1 - 2\Phi(-k)$$

Coefficiente di asimmetria: $Ca = \frac{\theta_3}{\theta_2^3} = \frac{E[(x - \theta_1)^3]}{\theta_2^3} = 0$

Coefficiente di Curtosi (misura dell' appiattimento di una distribuzione):

$$k = \frac{\theta_4}{\theta_2^4} = \frac{E[(x - \theta_1)^4]}{\theta_2^4} = 3$$

Somma di variabili normali $(X_i; i = 1, 2, \dots, n)$ indipendenti e $N(\theta_{1i}, \theta_{2i}^2)$

$$Z = \sum_{i=1}^n X_i \quad \text{è} \quad N(\theta_{1z}, \theta_{2z}^2) \quad \begin{aligned} \theta_{1z} &= \sum \theta_i \\ \theta_{2z}^2 &= \sum \theta_{2i}^2 \end{aligned}$$

