

# 1 PROCESSO d. ARRIVO dei SX.

$\{X(t), t \in T\}$ : PROCESSO STOCASTICO famiglia indicata di r.a.

Fix.  $t \in T$

$$\rightarrow X(t, -) : P \xrightarrow{\text{application}} R \quad \text{t.c. } \omega \in P \rightarrow X(t, \omega) \in R$$

Fix.  $\omega \in P$

$$\rightarrow X(-, \omega) : T \rightarrow R \quad \text{t.c. } t \in T \rightarrow X(t, \omega) \in R$$

$F_x$  caratterizza la legge del r.a.

Dato  $\{X(t), t \in T\}$ , la sua volatilazione prob. è assegnata assegnando una famiglia  $\mathcal{F}$  di f.d., costituita da tutte le f.d. congiunte di vettori aleatori (finiti) del processo.

$F \in \mathcal{F}$  sse  $\exists n > 0, t_1, \dots, t_n \in T$  t.c.  $F = F_{X(t_1), \dots, X(t_n)}$

La famiglia  $\mathcal{F}$  caratterizza la legge del processo stocastico

$X(t_1), \dots, X(t_n)$  STOCASTICAMENTE INDEPENDENTI sse  $\forall i=1, \dots, n \quad X(t_i) \perp \!\!\! \perp X(t_j) \mid H$

ove  $H$  ( $H \neq \emptyset$ ) che porta inf. su  $X(t_j) \Rightarrow H = \bigcap_{j \neq i}^n (X(t_j) \in A_j) \quad A_j \subset R$

Basta assegnare le f.d. marginali unidimensionali

$\{X(t), t \in T\}$  è a INCREMENTI INDEPENDENTI se  $\forall n \geq 2, \forall s_1, t_1, \dots, s_n, t_n \in T : s_1 < t_1 \leq s_2 < t_2 \leq \dots \leq s_n < t_n$

$\rightarrow X(t_1) - X(s_1), \dots, X(t_n) - X(s_n)$  sono s.i.

ovvero se per ogni numero finito di incrementi relativi a intervalli a 2 al 2 disgiunti

$X(t_i) - X(s_i) \perp \!\!\! \perp (X(t_j) - X(s_j)) \mid H \quad \forall H \text{ t.c. } H = \bigcap_{j \neq i}^n (X(t_j) - X(s_j) \in A_j) \quad \text{con } A_j \subset R$

$\{X(t), t \in T\}$  è a INCREMENTI STAZIONARI se  $X(t) - X(s)$  dipende solo da  $t-s$ .

$$X(t+h) - X(t) = X(\tau+h) - X(\tau)$$

$\{N(t), t \in T\}$  è un PROCESSO DI CONTA se  $N(t)$  è il numero di arrivi in  $[0, t]$

## Processo di Poisson

A)  $\{N(t), t \geq 0\}$  è un PROCESSO DI POISSON d'intensità  $\lambda$  se:

A1) i incrementi sono indipendenti

A2)  $\Pr(N(t+\Delta t) - N(t) = 1) = \lambda \Delta t + o(\Delta t)$

A3)  $\Pr(N(t+\Delta t) - N(t) \geq 2) = o(\Delta t)$

A4)  $\Pr(N(0) = 0) = 1$

TEOR. A)

$$\Pr(N(t) = n) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!}$$

DIM:

1)  $P_0(t) = \Pr(N(t) = 0) = e^{-\lambda t}$

1.1)  $P_0$  è derivabile a dx in t

1.2)  $P_0$  è derivabile a sx in t

1.3)  $P_0'(t) + \lambda P_0(t) = 0 / \circ e^{\lambda t} \Leftrightarrow \frac{d}{dt} [P_0(t) e^{\lambda t}] = 0$

2)  $P_n(t) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \quad n \geq 1$

2.1)  $P_n$  derivabile a dx in t

2.2)  $P_n$  derivabile a sx in t

Sistema di Kolmogorov

2.3)  $P_n'(t) = -\lambda P_n(t) + \lambda P_{n-1}(t) / \circ e^{\lambda t} [P_n'(t) + \lambda P_n(t)] e^{\lambda t} = \lambda P_{n-1}(t) e^{\lambda t}$

2.4)  $(P_n(t))_{n \geq 1}$  è tc.  $P_n(t) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \Leftrightarrow \frac{d}{dt} [P_n(t) e^{\lambda t}]$   
x induzione

TEOR. B)

$\{N(t), t \geq 0\}$  è a INCREMENTI STAZIONARI

TEOR. C)

$N^{(\tau)}(t) = N(\tau + t) - N(\tau) \quad \forall \tau > 0 \rightarrow N^{(\tau)} = \{N^{(\tau)}(t), t \geq 0\}$  è un processo di Poisson d'intensità  $\lambda$ .

DIM:

- incremento di  $N^{(\tau)}$   $\rightarrow$  incremento di  $N$

- incrementi su intervalli disgiunti di  $N^{(\tau)}$   $\rightarrow$  incrementi su intervalli disgiunti di  $N$

Selezionare le 4 condizioni per un processo di Poisson

Processo dei tempi d'arrivo

$$(N(t)=0) = (t < T_1) = (t < W_1)$$

$$\begin{aligned} (N(t)=n) &= (t < T_{n+1}) \wedge (t \geq T_n) = (T_n \leq t < T_{n+1}) \\ &\stackrel{!}{=} (W_1 + \dots + W_n \leq t < W_1 + \dots + W_n + W_{n+1}) \end{aligned}$$

$X \sim \text{Exp}(\beta)$

$$f_X(x) = \beta e^{-\beta x}$$

$$F_X(x) = 1 - e^{-\beta x}$$

$$E[X] = \frac{1}{\beta}$$

$$V[X] = \frac{1}{\beta^2}$$

$$m_X(t) = \frac{\beta}{\beta-t}$$

$W_i = T_i \sim \text{Exp}(\beta)$

DIM:

$$F_{W_i}(t) = \Pr(W_i \leq t) = 1 - \Pr(T_i > t) = 1 - \Pr(N(t)=0) = 1 - e^{-\lambda t}$$

TEOR:  $\{W_1, W_2, \dots\} \sim \text{iid}$  con  $W_i \sim \text{Exp}(\lambda) \rightarrow E[W_i] = \frac{1}{\lambda}$

$$\begin{aligned} T_n &= W_1 + \dots + W_n \quad \rightarrow \quad m_{T_n}(t) = \prod_{i=1}^n m_{W_i}(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda-t}\right)^n \\ &\left(\frac{\lambda}{\lambda-t}\right)^n \text{ fzn. generatrice dei momenti di gamma}(n, \lambda) \\ &\rightarrow T_n \sim \text{Erlangiana}(n, \lambda) \end{aligned}$$

B)  $\{N(t), t \geq 0\}$  è detto processo di Poisson di intensità  $\lambda$ , se

B1) è ad incrementi indipendenti

B2)  $N(t) - N(s) \sim \text{Poisson}(\lambda(t-s))$

B3)  $\Pr(N(0)=0)=1$

DIM:

$$B2 \rightarrow A2) \quad \frac{\Pr(N(t+\Delta t) - N(t) = 1)}{\Delta t} = \frac{e^{-\lambda \Delta t} \lambda \Delta t}{\Delta t} = \lambda e^{-\lambda \Delta t} \xrightarrow{\Delta t \rightarrow 0^+} \lambda$$

$$B2 \rightarrow A3) \quad \Pr(N(t+\Delta t) - N(t) \geq 2) = 1 - \Pr(N(t+\Delta t) - N(t) = 1) - \Pr(N(t+\Delta t) - N(t) = 0)$$
$$= 1 - e^{-\lambda \Delta t} - \lambda \Delta t e^{-\lambda \Delta t}$$

$$\frac{\Pr(N(t+\Delta t) - N(t) \geq 2)}{\Delta t} = \frac{1 - e^{-\lambda \Delta t}}{\Delta t} - \lambda e^{-\lambda \Delta t} = \lambda \frac{e^{-\lambda \Delta t} - 1}{-\lambda \Delta t} - \lambda e^{-\lambda \Delta t} \xrightarrow{\Delta t \rightarrow 0^+} \lambda - 1$$

## Processi di Poisson non omogenei (non stazionari)

A)  $\{N(t), t \geq 0\}$  è un PROCESSO di Poisson NON OMOGENEO con fz. d'intensità  $\lambda(\cdot)$  con  $\lambda(\cdot)$  integrabile in ogni intervallo limitato, se

A1) e' ad incrementi indipendenti

$$A2') \Pr(N(t+\Delta t) - N(t) = 1) = \lambda(t)\Delta t + o(\Delta t)$$

$$A3) \Pr(N(t+\Delta t) - N(t) \geq 2) = o(\Delta t)$$

$$A4) \Pr(N(0) = 0) = 1$$

Posto  $\nu(t) = \int_0^t \lambda(\tau) d\tau$ ,  $\forall s < t$  si ha

$$\Pr(N(t) - N(s) = n) = e^{-(\nu(t) - \nu(s))} \frac{(\nu(t) - \nu(s))^n}{n!} \quad n=0,1,\dots$$

Dunque  $N(t) - N(s) \sim P(\nu(t) - \nu(s)) \rightarrow$  Il processo non e' a incrementi stazionari

Proprietà  $\nu(t) = \int_0^t \lambda(\tau) d\tau$

-  $\nu(0) = 0$

-  $\nu(t) > 0$

- crescente

- assolutamente continua

B)  $\{N(t), t \geq 0\}$  è un processo di Poisson non omogeneo con fz. del valore atteso  $\nu(\cdot)$ , se

B1) e' ad incrementi indipendenti

B2)  $\nu(\cdot)$  e' f.c.:  $\nu(0) = 0$ ,  $\nu(t) > 0$ , crescente, assolutamente continua e  
 $\forall s < t \quad N(t) - N(s) \sim P(\nu(t) - \nu(s))$

B3)  $\Pr(N(0) = 0) = 1$

## Collegamenti tra processi di Poisson omogenei e non omogenei

### PROP:

Sia  $N$  un processo di Poisson omogeneo,  $\nu \in \mathbb{R}$ , t.c.  $\nu(0)=0$ ,  $\nu(t) > 0$ , crescente e continua  
Posto  $\tilde{N}(t) = N(\nu(t))$ ,  $\tilde{N}$  è un processo di Poisson non omogeneo con fz. del val. atteso  $\lambda_{\nu}(t)$

### DIM:

- Ogni incremento di  $\tilde{N}$  è incremento di  $N$
- Incrementi di  $\tilde{N}$  relativi ad intervalli disc. sono incrementi di  $N$  relativi ad intervalli disc.  
Poiché  $N$  soddisfa B)  $\rightarrow \tilde{N}$  soddisfa B') con fz. del valore atteso  $\lambda_{\nu}(\cdot)$  dim dei 3 pt.

### PROP

Sia  $\tilde{N}$  un processo di Poisson non omogeneo con fz. del valore atteso  $\lambda_{\nu}(\cdot)$ , t.c.  $\lambda > 0$  e  $\lim_{t \rightarrow \infty} \nu(t) = +\infty$ . Posto  $N(t) = \tilde{N}(\nu^{-1}(t))$ , allora il processo  $N$  è un processo di Poisson  $\nu$

### DIM:

- $\exists \nu^{-1}(t) : \nu(t) \geq 0$ 
  - suriettive: è def. su  $I = [0, +\infty]$  e  $\inf \nu = 0$  e  $\sup \nu = +\infty$
  - iniettive: è crescente
- Ogni incremento di  $N$  è un incremento di  $\tilde{N}$
- Incrementi  $N$  su intervalli disc. sono incrementi di  $\tilde{N}$  su intervalli disc.  
Poiché  $\tilde{N}$  soddisfa B')  $\rightarrow N$  soddisfa B) dim dei 3 pt.

Si può passare da un processo di Poisson non omogeneo ad uno omogeneo mediante una trasformazione deterministica del tempo

## Processi misture di Poissoniani

OBIETTIVO: Rimuovere l'indipendenza conservando la stazionarietà

- a)  $\{N(t) \mid \lambda=x, t \geq 0\}$  processo di Poisson di intensità  $x$
- b) Assegna la legge di  $\lambda$

Siano  $E, H$  evt. logicamente dipendenti del processo.

$$1) \lambda \text{ finito} \quad \Pr(E) = \sum_i \Pr(\lambda=x_i) \Pr(E|\lambda=x_i)$$

$$\Pr(E|H) = \sum_i \Pr(\lambda=x_i|H) \Pr(E|H, \lambda=x_i)$$

$$2) \lambda \text{ continuo} \quad \Pr(E) = \int_0^{+\infty} \Pr(E|\lambda=x) dF_\lambda(x)$$

$$\Pr(E|H) = \int_0^{+\infty} \Pr(E|H, \lambda=x) f_{\lambda|H}(x) dx$$

$$\Pr(\lambda=x_i|H) = \frac{\Pr(\lambda=x_i) \Pr(H|\lambda=x_i)}{\sum_j \Pr(\lambda=x_j) \Pr(H|\lambda=x_j)}$$

$$f_{\lambda|H}(x) = \frac{f_\lambda(x) \Pr(H|\lambda=x)}{\int_0^{+\infty} \Pr(H|\lambda=x) dF_\lambda(x)}$$

Processi misture di poissoniani sono ad INCREMENTI STAZIONARI

$$\Pr(N(t)-N(s)=n) = \int_s^{+\infty} e^{-x(t-s)} \frac{x^n}{n!} dF_\lambda(x)$$

Esempio  $\lambda \sim \text{gamma}(\alpha, \beta)$

$$\Pr(N(t)-N(s)=n) = \frac{\beta^\alpha (t-s)^\alpha}{\Gamma(\alpha) n!} \int_0^{+\infty} x^{\alpha+n-1} e^{-x(\beta+(t-s))} dx = \frac{\Gamma(\alpha+n)}{\Gamma(\alpha) n!} \left( \frac{\beta}{\beta+(t-s)} \right)^\alpha \left( \frac{t-s}{\beta+(t-s)} \right)^n$$

$$\hookrightarrow N(t)-N(s) \sim BN(\alpha, \frac{\beta}{\beta+(t-s)})$$

Processi misture di Poisson NON sono a INCREMENTI INDIPENDENTI

$$\Pr(N(t)-N(s)=n \mid N(s)=m) = \int_0^{+\infty} \Pr(N(t)-N(s)=n \mid N(s)=m \wedge \lambda=x) dF_{\lambda|N(s)=m}(x)$$

$$= \int_0^{+\infty} \Pr(N(t)-N(s)=n \mid \lambda=x) dF_{\lambda|N(s)=m}(x) \quad \text{dipende ancora da } m$$

Sia  $\{N(t), t \geq 0\}$  un processo mistura di poissoniani con misturante  $\lambda \sim F_\lambda$  e  $E[\lambda]=\lambda$

$$E[N(t)] \mid \lambda=x \rangle = xt$$

$$E[N(t)] = \int_0^{+\infty} E[N(t)] \mid \lambda=x dF_\lambda(x) = \int_0^{+\infty} xt dF_\lambda(x) = \lambda t$$

## TEORIA del RISCHIO

Monoperiodale  $\rightarrow$  criterio dell'utilità attesa

Multiperiodale  $\rightarrow$  criterio delle probabilità di rovina

$$R(t) = R + ct - S(t) \rightarrow \{R(t), t \geq 0\} \text{ processo di rischio}$$

### PROBABILITÀ DI ROVINA

$$T = \inf \{t \geq 0 : R(t) < 0\} \quad T \text{ è un ente aleatorio}$$

$$\omega \in \Omega \rightarrow T(\omega) = \inf \{t \geq 0 : R(t, \omega) < 0\} \begin{cases} \in \mathbb{R} \\ = +\infty \end{cases}$$

$$T : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+ \cup \{+\infty\}$$

$$\begin{cases} \{t \geq 0 : R(t) < 0\} \neq \emptyset \\ \{t \geq 0 : R(t) < 0\} = \emptyset \end{cases}$$

### PROB. ASINTOTICA DI ROVINA $\rightarrow P(T < +\infty)$

$$\Psi(R) = \Pr(V_{t \geq 0}(R(t) < 0)) = \Pr(V_{t \geq 0}(R + ct - S(t) < 0))$$

$\{S(t), t \geq 0\}$  processo del risarcimento cumulativo  $\rightarrow S(t) = \sum_{h=1}^{N(t)} Y_h$

Dipende da:

- Processo d'arrivo dei sx.  $\{N(t), t \geq 0\}$
- Processo dei risarcimenti per sx  $\{Y_1, Y_2, \dots\}$

### DISTRIBUZIONE COMPOSTA

-  $V_{n \geq 0}, Y_1 | N=n, \dots, Y_n | N=n$  iid

- la f.d.r. di  $Y_i | N=n, i \leq n$  non dipende da  $n$

$$X = \sum_{i=1}^N Y_i$$

$F_X$  non dipende da  $n$

$F_Y$  f.d.r. del risarcimento per un sx nell'ip. che il sx. si verifichi

$X$  è assegnato se si assegnano

- distab. d. prob. di  $N$ ,  $\Pr(N=n)$

- la f.d.r.  $F_Y$

$$E[X] = EN \cdot E[Y]$$

$$V[X] = E[N]V[Y] + V[N]E[Y]^2$$

$$F_X(x) = \sum_{n=0}^{+\infty} \Pr(N=n) F_Y^{(n)}(x)$$

$$m_X(t) = m_N(\log m_Y(t))$$

### Ipotesi probabilistiche del modello

1)  $\{N(t), t \geq 0\}$  sia un processo di Pois( $\lambda$ )

2)  $\{Y_1, Y_2, \dots\}$  t.c.  $H \in \mathbb{N}$  ent log. dip. del proc. d'arrivo dei sx che implica che  $1, \dots, n$  verifichino

-  $Y_i | H_1, \dots, Y_{i-1} | H$  iid

- la legge  $Y_i | H \xrightarrow{F_Y}$  non dipende da  $i, n, H$

$F_Y$  f.d.r. del risarcimento per un sx nel caso in cui il sx. si verifichi

## CONSEGUENZE IPOTESI

1)  $S(t) = \sum_{h=1}^{N(t)} Y_h$  ha distrib. Poisson composta  $(\lambda t, F_Y)$

DIM:  $\times$  la 1)  $N(t) \sim P(\lambda t)$ ,  $\times$  la 2)  $Y_1|N(t)=n, \dots, Y_n|N(t)=n$  iid

2)  $\{S(t), t \geq 0\}$  è ad incrementi stazionari.

DIM: dim. completa da sl. 17.

$$\bullet \Pr(S(t) - S(s) \leq x) = \sum_{m,n} \Pr(H(m,n)) \Pr(S(t) - S(s) \leq x | H(m,n))$$

$$\bullet \Pr(\sum_{h=m+1}^{m+n} Y_h \leq x | H(m,n)) = F_Y^{*(n)}(x) \quad \hookrightarrow \Pr(N(s)=m) \Pr(N(t)-N(s)=n)$$

$$\bullet \Pr(S(t) - S(s) \leq x) = \sum_{n=0}^{+\infty} \left( \sum_{m=0}^{+\infty} \Pr(N(s)=m) \Pr(N(t)-N(s)=n) F_Y^{*(n)}(x) \right) \\ = \sum_{n=0}^{+\infty} \Pr(N(t)-N(s)=n) F_Y^{*(n)}(x)$$

dipende da t-s e non da b,s

3)  $\{S(t), t \geq 0\}$  è ad incrementi indipendenti no dim.

$\rightarrow$  Il processo  $\{S(t), t \geq 0\}$  è un processo di Poisson composto

## Coefficiente di aggiustamento

OBIETTIVO: ottenere una limitazione superiore per le prob. di covarie

Ulteriori ipotesi:

a) Principio delle speranze matematiche  $P(t) = \lambda \nu(1+\theta)t$

b) Esist. f.c.  $m_y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{ty} dF_Y(y) = E[e^{tY}] \forall t \in I_0$

Sia  $[0, y] \subset \mathbb{R}_+$  con  $y = \sup \{t > 0 : m_y(t) < +\infty\}$

c)  $\lim_{t \rightarrow y^-} [\lambda m_y(t) - (\lambda + c)t] = +\infty$  Elimino le distab. f.c.  $m_y(t)$  è finito per  $t \rightarrow y^-$

PROP:  $\exists! \alpha > 0$  f.c.  $\lambda + c\alpha = \lambda m_y(\alpha)$   $\alpha$  è il coeff. di aggiustamento

TEOR: Diseguaglianza di Lundberg

$$\Psi(R) \leq e^{-\alpha R}$$

DIM:

$$m_y(0) = 1, \quad g_1(t) = \lambda + ct = \lambda + \lambda \nu(1+\theta)t$$

$$g_2(t) = \lambda m_y(t) \quad \text{exp., monotonia e lin. integr.} \quad \Rightarrow \text{segue dalla convex.}$$

g<sub>2</sub>:  $g_2(0) = \lambda$ ,  $g'_2(0) = \lambda \nu > 0$ , strett. convessa, è continua

$$g(t) = g_2(t) - g_1(t) = \lambda m_y(t) - (\lambda + ct)$$

$g(0) = 0$ ,  $g'(0) = \lambda \nu - c < 0 \rightarrow \exists I_0^+ : g(t) < g(0)$ , g è strett. convessa e continua,

$$\lim_{t \rightarrow y^-} g(t) = \lim_{t \rightarrow y^-} [\lambda m_y(t) - (\lambda + ct)] = +\infty$$

$\rightarrow \exists! \alpha > 0$  f.c.  $g(\alpha) = 0$ , del Th.d: Comissione  $g < 0$  in  $I_0^+$  e  $g > 0$  in  $I_0^-$

$\hookrightarrow$  segue dalla convex.

TEORI

$$\Psi(R) = \frac{e^{-\lambda R}}{E[e^{-\lambda R(T)} | T < +\infty]}$$

con  $T = \inf \{t \geq 0 : R(t) < 0\}$

Se  $\lambda \rightarrow 0 \rightarrow \Psi(R) \rightarrow 1$

$\lambda \propto \theta, F_4$

Applicazioni del modello

1) livello di deteriorazione del cap. R t.c.  $\Psi(R) \leq p_0$

$$e^{-\lambda R} \leq p_0 \text{ sse } R \geq -\frac{\log p_0}{\lambda}$$

2) valore per il coeff. di caricamento dei premi

$$e^{-\lambda R} \leq p_0 \text{ sse } \lambda \geq -\frac{\log p_0}{R} \rightarrow 1 + \nu(1+\theta)(-\frac{\log p_0}{R}) = m_\Psi(-\frac{\log p_0}{R}) \text{ sse } \theta = \frac{R[m_\Psi(-\frac{\log p_0}{R}) - 1]}{-\nu \log p_0} - 1$$

3) RASSICURAZIONE

$$S_{\text{ced}}(t) = \sum_i j^*(Y_h) \quad S_{\text{riass}}(t) = \sum (Y_h - j^*(Y_h))$$

$$- \text{Quota share} \quad j^*(Y_h) = \alpha Y_h \quad Y_h - j^*(Y_h) = (1-\alpha)Y_h$$

$$- \text{Excess of loss} \quad j^*(Y_h) = \min(Y_h, L) \quad Y_h - j^*(Y_h) = \max(0, Y_h - L)$$

Processo di rischio per il portafoglio ceduto dall'ass.ne

$\{S_{\text{ced}}(t), t \geq 0\}$  è un processo Poisson composto ( $\lambda, F_{j^*(Y)}$ )

$$E[j^*(Y)] = \int_0^{+\infty} j^*(y) dF_{j^*(Y)}(y) \quad m_{j^*(Y)}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\lambda y t} dF_{j^*(Y)}(y)$$

$$E[S_{\text{ced}}(t) - S_{\text{ced}}(s)] = \lambda(t-s) E[j^*(Y)]$$

$$P_r(t) = c_r t \quad c_r = (1+\theta_r) E[S_{\text{riass}}(t+1) - S_{\text{riass}}(t)] = (1+\theta_r) E[Y - j^*(Y)]$$

$$R_{\text{ced}}(t) = R + (c - c_r)t - S_{\text{ced}}(t) \quad (c - c_r)(t-s) > E[S_{\text{ced}}(t) - S_{\text{ced}}(s)] \text{ sse } c - c_r > E[j^*(Y)]$$

$$\lambda_r = \lambda + (c - c_r)t = \lambda m_{j^*(Y)}(t)$$

Modello uniperiodico, individuale delle Teorie del Rischio

Rischi analoghi ed indipendenti iid

$$P_i = P V_i$$

$$G = \sum G_i \text{ gerade gno aleatorio, } G_i = P_i - X_i \text{ con } P_i = E[X_i] + m_i$$

$$E[G] = \sum G_i = m \quad \text{Var}(G) = \sum \text{Var}(G_i) = \sigma^2$$

Prob. di rovina nell'esercizio:  $\Pr(R + P - X < 0) = \Pr(G < -R)$

$$\Pr(G < -R) = \Pr\left(\frac{G - m}{\sigma} < -\frac{R + m}{\sigma}\right) \approx \Phi\left(-\frac{R + m}{\sigma}\right)$$

$I = \frac{R + m}{\sigma}$  indice di stabilità relativa del portafoglio

Posso ridurlo con le varianze  $\text{var}(G_{\text{ced}}) = \alpha^2 \text{Var}(G) < \text{Var}(G)$

## PERSONALIZZAZIONE del PREMIO BASATA sull'ESPERIENZA

Premio a priori: o collettivo  $E[\mathcal{Y}_{T+1}]$   $\rightarrow$  Premio a posteriori: o basato sull'exp. Storia individuale di sx.  $E[\mathcal{Y}_{T+1}|U=u] = \nu_{T+1}(u)$

$$\text{Var}[\mathcal{Y}] = E[\mathcal{Y}^2] - E[\mathcal{Y}]^2 = E[\text{Var}[\mathcal{Y}|U]] + \text{Var}[E[\mathcal{Y}|U]]$$

Consideriamo una collettività di rischi "analoghi", omogenei rispetto a caratteristiche osservabili a priori, ed "indipendenti". Nella collettività vi sia eterogeneità residua.

## Approccio Bayesiano

Ipotesi:

- $\mathcal{Y}_i|U_i=u, \mathcal{Y}_{i2}|U_i=u, \dots$  s.i. e di legge assegnate  $f_U$
- Assegna le leggi di  $U_i \rightarrow f_U$  di struttura

Legge del processo  $\{\mathcal{Y}_i, \mathcal{Y}_{i2}, \dots\}$  è la legge mistura  $P_r(A) = \int P_r(A|U_i=u) dF_{U_i}(u)$

I processi  $\{U_i, \mathcal{Y}_i, \mathcal{Y}_{i2}, \dots\}$  siano

- identicamente distribuiti
  - o  $\{\mathcal{Y}_i|U_i=u, \mathcal{Y}_{i2}|U_i=u, \dots\}$  id
  - o  $U_i$  id
- s.i.  $\mathcal{Y}_i$  sx d: un ass.t. i non influenzano valutazione su ass.t. j

Premio individuale in  $T+1$  al dettore  $E[\mathcal{Y}_{T+1}|U] = \nu_{T+1}(U) \quad E[E[\mathcal{Y}_{T+1}|U]] = E[\mathcal{Y}_{T+1}]$

## PREMIO BAYESIANO

$$E[\mathcal{Y}_{T+1}|H_T] = \int E[\mathcal{Y}_{T+1}|H_T, U=u] dF_{U|H_T}(u) = \int E[\mathcal{Y}_{T+1}|U=u] dF_{U|H_T}(u) = \int \nu_{T+1}(u) dF_{U|H_T}(u) = E[\nu_{T+1}|H_T]$$

$$f_{U|H_T}(u) = \frac{f_U(u) Pr(H_T|U=u)}{\int Pr(H_T|U=u) f_U(u) du}$$

Modello Poisson-gamma per  $N_i$

- a)  $\{U_i, N_1, N_2, \dots\}$  iid f:
- b) fix.: b1)  $N_i|U_i=u, N_{i2}|U_i=u, \dots$  s.i.  $f_U \in U$ :
- b2)  $N_i|U_i=u \sim P(\lambda_u)$
- b3)  $U_i \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$

$\{N_1, N_2, \dots\}$  processo Poisson-gamma  $(\lambda, \beta)$

$$E[U_i] = \lambda \quad Var[U_i] = \frac{\lambda}{2} \quad E[N_{it}] | U_i = u = \lambda \rightarrow \text{Premio individuale}$$

$$E[N_{it}] = E[E[N_{it}|U_i]] = E[\lambda|U_i] = \lambda \rightarrow \text{Premio a priori o collettivo}$$

$$Var[N_{it}] = E[Var[N_{it}|U_i]] + Var[E[N_{it}|U_i]] = E[\lambda|U_i] + Var[\lambda|U_i] = \lambda + \lambda^2 \cdot 2^{-1}$$

Il processo Poisson-Gamma è SCAMBIABILE

$$Pr(U_1=n_1, \dots, U_T=n_T) = \frac{\Gamma(\lambda + \sum n_t)}{\Gamma(\lambda) \prod n_t!} \left( \frac{\lambda}{\lambda + \lambda T} \right)^{\lambda} \left( \frac{\lambda T}{\lambda + \lambda T} \right)^{\sum n_t} \quad \begin{array}{l} \text{Posso sostituire } (U_1, \dots, U_T) \\ \text{con } (N_{T(1)}, \dots, N_{T(T)}) \end{array}$$

Aggiornamento Bayesiano

$$\text{PREMIO A POSTERIORI: } E[N_{T+1}|H_T] = E[\nu_{T+1}(U)|H_T] = E[\lambda|U|H_T] = \lambda E[U|H_T]$$

$$f_{U|H_T}(U) = \frac{f_U(u) Pr(H_T|U=u)}{Pr(H_T)} \propto U^{\lambda + \sum n_t} e^{-U(\lambda + \lambda T)} \sim \text{gamma}(\lambda + \sum n_t, \lambda + \lambda T)$$

$$U \sim \text{gamma}(\lambda, \lambda) \rightarrow U|H_T \sim \text{gamma}(\lambda + \sum n_t, \lambda + \lambda T)$$

$$E[U|H_T] = \frac{\lambda + \sum n_t}{\lambda + \lambda T} \rightarrow E[N_{T+1}|H_T] = \lambda \frac{\lambda}{\lambda + \lambda T} + \frac{\sum n_t}{T} \frac{\lambda T}{\lambda + \lambda T}$$

$$C_{T+1}(H_T) = \frac{E[N_{T+1}|H_T]}{E[N_{T+1}]} \quad \begin{array}{l} \text{Coefficiente di aggiornamento o} \\ \text{revisione bayesiana} \end{array}$$

Per le stime dei parametri: approccio bayesiano empirico, dove  $\lambda$  sono certi ma non noti  
Le famiglie gamma è coniugata naturale delle Poisson

Approccio della Teoria delle credibilità bayesiane

$$\text{FORMULA DI CREDIBILITÀ: } P_{i,T+1}^{\text{cred}}(H_T) = (1 - \varepsilon_{iT}) P_{iT} + \varepsilon_{iT} \bar{y}_{iT}$$

Credibilità bayesiane

$$- \{U_i, Y_{i1}, Y_{i2}, \dots\} \text{ s.i. } F_i$$

$$- \{Y_{it} | U_i = u, Y_{i1}, Y_{i2}, \dots\} \text{ s.i. } F_u$$

OBIETTIVO: ottenere uno stimatore di:  $\nu_{i,T+1}(U_i) = E[Y_{i,T+1}|U_i]$

$$Q_i(\lambda_{i0}, \dots, \lambda_{iT}) = E[(\nu_{i,T+1}(U_i) - \lambda_{i0} - \sum \lambda_{it} Y_{it})^2] \rightarrow \text{derivo e pongo } = 0 \text{ per cercare i minimi}$$

$$\begin{cases} E[Y_{iT+1}] = \lambda_{i0} + \sum \lambda_{it} E[Y_{it}] \\ Cov(Y_{it}, Y_{iT+1}) = \sum \lambda_{it} Cov(Y_{it}, Y_{iT+1}) \end{cases}$$

Amette una e una sola soluzione se  $\text{var}(Y)$  è invertibile.

$$\begin{aligned} \hat{N}_{T+1}^{\text{cred}}(v) &= \bar{\alpha}_0^* + \sum_t^T \bar{\alpha}_t^* v_t \\ P_{T+1}^{\text{cred}}(H_T) &= \bar{\alpha}_0^* + \sum_t^T \bar{\alpha}_t^* v_t \end{aligned}$$

stimatore di credibilità lineare del premio individuale in  $T+1$   
premio di credibilità in  $T+1$   $\rightarrow N_0$  serve specificare la distib.

## Modello di credibilità di Bühlmann

- $\{U_i, \varphi_{i1}, \varphi_{i2}, \dots\}$  iid H:  $\rightarrow$  Prima non esiste!
  - $\varphi_{it}|U_i=v, \varphi_{i1}|U_i=v, \dots$  iid  $H_U$ , momenti primi finiti
- $$N(v) = E[\varphi_{it}|U_i=v] \quad v(v) = \text{Var}(\varphi_{it}|U_i=v)$$
- $$\nu = E[N(v)] = E[\varphi_{it}]$$
- $$v = E[v(v)] = E[\text{Var}(\varphi_{it}|U_i=v)] \quad \left. \begin{array}{l} \text{Var}(\varphi_{it}) = \alpha + v \\ \alpha = \text{Var}[N(v)] = \text{Var}[E[\varphi_{it}|U_i=v]] \end{array} \right\} \text{Var}(\varphi_{it}) = \alpha + v$$

Parametri di struttura del modello

$$\text{Cov}(\varphi_{ih}, \varphi_{it}) = \alpha$$

$$\begin{cases} E[\varphi_{i,T+1}] = \bar{\alpha}_0 + \sum_t \bar{\alpha}_t E[\varphi_{it}] \\ \text{Cov}(\varphi_{ih}, \varphi_{i,T+1}) = \sum_t \bar{\alpha}_t \text{Cov}(\varphi_h, \varphi_t) \end{cases} \quad \begin{cases} \nu = \bar{\alpha}_0 + \nu \sum_t \bar{\alpha}_t \\ \alpha = \bar{\alpha}_h (\nu + \alpha) + \sum_t \bar{\alpha}_t \alpha \end{cases} \quad \begin{array}{l} \bar{\alpha}_0^* = \nu \frac{k}{k+T} \quad \bar{\alpha}_t^* = \frac{1}{T+k} \\ \text{L} \rightarrow \text{Non dipende} \end{array}$$

$$\tilde{N}_{T+1}(v)^{\text{cred}} = \nu \frac{k}{T+k} + \frac{1}{T+k} \sum_t^T \varphi_{it} = (1 - z_T) \nu + z_T \bar{\varphi}_{iT}$$

Stimatore di credibilità  
lineare del Premio individuale

$$\tilde{P}_{T+1}^{\text{cred}}(H_{iT}) = (1 - z_T) \nu + z_T \frac{\sum \varphi_{it}}{T}$$

Stime dei parametri:

$$\begin{aligned} \tilde{\nu}_i &= \frac{1}{T} \sum_t^T \varphi_{it} & \tilde{\nu} &= \frac{1}{r} \sum_i \tilde{\nu}_i & \tilde{\sigma}_i^2 &= \frac{1}{T-1} \sum_t^T (\varphi_{it} - \tilde{\nu}_i)^2 & \tilde{\sigma} &= \frac{1}{r} \sum_i \tilde{\sigma}_i^2 \\ \text{Var}(\tilde{\nu}_i) &= \frac{1}{T} v + \alpha & \rightarrow \tilde{\alpha} &= \frac{1}{r-1} \sum_i (\tilde{\nu}_i - \tilde{\nu})^2 & = \frac{1}{T} \tilde{\sigma} \end{aligned}$$

## Modello di credibilità di Bühlmann-Straub

vs. Bühlmann: uguale valore atteso ma non uguale distribuzione

$\{U_i, \varphi_{i1}, \varphi_{i2}, \dots\}$  s.i. F:

- $U_i, U_2, \dots$  i.d.
  - $\varphi_{i1}|U_i=v, \varphi_{i2}|U_i=v, \dots$  s.i. con  $E[\varphi_{it}|U_i=v] = \nu(v)$  e  $\text{Var}[\varphi_{it}|U_i=v] = \frac{v(v)}{m_{it}}$
- $$\nu = E[\varphi_{it}]$$
- $$v = m_{it} E[\text{Var}[\varphi_{it}|U_i]]$$
- $$\alpha = \text{Var}[E[\varphi_{it}|U_i]] = \text{Cov}(\varphi_{ih}, \varphi_{it})$$
- $$\text{Var}(\varphi_{it}) = E[\text{Var}(\varphi_{it}|U_i)] + \text{Var}[E[\varphi_{it}|U_i]] = \frac{v}{m_{it}} + \alpha$$

$$\begin{cases} E[Y_{i,T+1}] = \alpha_0 + \sum_{t \in T} E[Y_{it}] \\ \text{Cov}[Y_{i,T+1}, Y_{i,n}] = \sum_{t \in T} \text{Cov}(Y_{it}, Y_{i,n}) \end{cases} \rightarrow \alpha_0^* = \nu \frac{k}{m_i + k} \quad \alpha_{it}^* = \frac{m_{it}}{m_i + k}$$

Stimatore di credibilità lineare del premio individuale in  $T+1$

$$\widehat{\nu}_{i,T+1}^{\text{cred}}(U_i) = \alpha_0^* + \sum_{t \in T} \alpha_{it}^* Y_{it} = \nu \frac{k}{m_i + k} + \sum_{t \in T} \frac{m_{it}}{m_i + k} Y_{it} = (1 - \varepsilon_{iT}) \nu + \varepsilon_{iT} \bar{Y}_{iT}$$

$$P_{i,T+1}^{\text{cred}}(H_t) = (1 - \varepsilon_{iT}) \nu + \varepsilon_{iT} \sum \frac{m_{it}}{m_i} Y_{it}$$

## SISTEMI BONUS-MALUS

$$(N_{et}, C_t) \rightarrow C_t$$

$$P_{t,k,j}^{\text{BM}} = \underbrace{P_{t,k}}_{\substack{\text{Premio base} \\ \text{Premio di riferimento}}} \cdot \underbrace{\gamma_k \cdot \eta_j}_{C_t}$$

Fix. la classe  $j$

$$X_t = \sum_{k=1}^{N_t} Y_{tk} \quad C_t$$

$$H_T = \lambda_{t=1, \dots, T} (Y_{th} \in A_{th})$$

- indip. stoc. di  $\{N_{t+1}, t=1, 2, \dots\}$  da  $\{Y_{t1}, Y_{t2}, \dots\}$  ( $N_{T+1} | N_1 = n_1, \dots, N_T = n_T = d(N_{T+1} | N_1 = n_1, \dots, N_T = n_T, H_T)$ )
- $X_t$  distr.b. composta  $E[X_t] = E[N_t] E[Y_t]$
- iid  $H_t$

$C_t$  dipende da  $\{C_1, N_1, N_2, \dots\}$   $Pr(C_t=j)$   $b_t = \sum_j \eta_j Pr(C_t=j)$

$$E[X_t] = \sum_j P_t^{(e)} \eta_j Pr(C_t=j) = P_t b_t$$

Se le distr.b.  $X_t, N_t$  non variano si ha equilibrio tecnico solo se  $b_0 = b_t$

$$\text{PREMIO D'EQUILIBRIO: } \sum_j P_t^{(e)} \eta_j Pr(C_t=j) = E[X_t]$$

## Catene markoviane finite

PROCESSO MARKOVIANO FINITO se  $Pr(C_{t+1}=j | C_t=i, K_{t-1}) = Pr(C_{t+1}=j | C_t=i) \quad \forall i, j, t$

OTOGENEO o CATENA MARKOVIANA se  $Pr(C_{t+1}=j | C_t=i) = p_{ij}$  non dipendono da  $t$

$$P = \begin{bmatrix} p_{11} & \dots & p_{1s} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{s1} & \dots & p_{ss} \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Stati del sistema}} \text{Matrice delle probabilità condizionate di transizione}$$

$$\alpha_t = (\alpha_t(1), \dots, \alpha_t(s)) = (Pr(C_t=1), \dots, Pr(C_t=s))$$

$$\alpha_{t+1}(j) = Pr(C_{t+1}=j) = \sum_i Pr(C_{t+1}=j | C_t=i) = \sum_i \alpha_t(i) p_{ij} \rightarrow \alpha_{t+1} = \alpha_t \cdot P$$

$$\alpha_t = \alpha_{t-1} \cdot P = \alpha_0 \cdot P^{t-1}$$

$P_{ij}^{(\tau)}$  matrice delle prob. condiz. di transizione ( $p_{ij}^{(\tau)}$ ) di passare allo stato  $j$  allo stato  $i$  in  $\tau$  passi.

D) Una catena markoviana è REGOLARE se Esistono  $\bar{t}, \bar{s} > 0$  t.c.  $\forall i, j \quad p_{ij}^{(\bar{t})} > 0$

### TEOR. di MARKOV

In una catena markoviana regolare  $\forall i, j \quad \exists \lim_{t \rightarrow +\infty} p_{ij}^{(t)} = v_j > 0$  non dip. da  $i$ :

$\rightarrow P^{(t)}$  converge al diverso di  $t$  a  $V = \begin{bmatrix} v_1 & \dots & v_s \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ v_1 & \dots & v_s \end{bmatrix}$

Il processo ammette una distrib. asintotica indip. dalle distrib. iniziali

$$\left\{ \begin{array}{l} \alpha_t = \alpha, P^{(t-1)} \\ \lim_{t \rightarrow +\infty} \alpha_t = \alpha, \lim_{t \rightarrow +\infty} P^{(t-1)} = \alpha, V = v \rightarrow \alpha_t = \alpha_{t-1} \cdot P \xrightarrow{t \rightarrow +\infty} v = \alpha P \\ v(P - I) = 0 \\ \sum v_j = 1 \end{array} \right. \quad \alpha_1 = v \rightarrow \text{stazionarietà}$$

### Modello (a)

- $N_1 | C_1 = j_1, N_2 | C_1 = j_1, \dots$  iid  $\forall j$
- $Pr(N_{t+1} = n | C_t = j) = p_n$  indipendenti da  $j$ , assegnate
- $Pr(C_t = j)$  assegnate

### PROP. 1

$$Pr(N_t = n | K_t) = p_n \quad \forall K_t = (C_1 = j_1, \dots, C_t = j_t) \neq \emptyset$$

DIM:

$$K_t = V_{H_{t-1} \rightarrow K_t} H_{t-1} \quad H_{t-1} = (C_1 = j_1, N_1 = n_1, \dots, N_{t-1} = n_{t-1}) \quad K_t \text{ log. dip. da } \{C_1, N_1, N_2, \dots\}$$

$$Pr(N_t = n | K_t) = \sum_{H_{t-1} \rightarrow K_t} Pr(H_{t-1} | K_t) Pr(N_t = n | H_{t-1}) \xrightarrow{\text{per indip. corrispondenze}} = p_n$$

### Prop. 2

$\{C_1, C_2, \dots\}$  è una catena markoviana

DIM:

$$\text{Provo che } Pr(C_{t+1} = j | C_t = i, K_{t-1}) = Pr(C_{t+1} = j | C_t = i) = p_{ij}$$

$$Pr(C_{t+1} = j | C_t = i, K_{t-1}) = \sum_n Pr(N_t = n | C_t = i, K_{t-1}) \cdot Pr(C_{t+1} = j | N_t = n, C_t = i, K_{t-1})$$

$$= \alpha(i, j) \xrightarrow{\text{con } n \text{ s.t.}} P_n \quad \text{O: l'è possibile avere il salto di classe}$$

$\alpha(i, j) \rightarrow \text{lo posso portare fuori}$

$$Pr(C_{t+1} = j | C_t = i) = \sum_{K_{t-1}} Pr(K_{t-1} | C_t = i) Pr(C_{t+1} = j | C_t = i, K_{t-1}) = \alpha(i, j) \sum_{K_{t-1}} Pr(K_{t-1} | C_t = i)$$

$$= Pr(C_{t+1} = j | C_t = i, K_{t-1}) \quad \text{c.v.d}$$

## Modello b)

- $N_1 | U=u, C_1=j, N_2 | U=u, C_1=j, \dots$  iid  $F_j, u$
- $N_t | U=u, C_1=j \sim \text{Pois}(\lambda_{j,u})$   $\lambda_j$  assegnato
- $U | C_1=j \sim \text{gamma}(2, 2)$   $2$  assegnato
- $C_1$  dist. b. assegnata  $\sim P(\lambda, u)$   $\sim \text{gamma}(2, 2)$

$CN_t | U=u, C_1=j = (N_t | C_1=j) | (U=u | C_1=j) \rightarrow \{U | C_1=j, N_2 | C_1=j, \dots\}$  Poisson-gamma ( $\lambda_{j,u}$ )  
 $\{U, N_2, \dots\}$  misture di processi: Poisson-gamma con misto come le dist. b. di  $C_1$ .

$$N_t | C_1=j \sim BN(2, \frac{2}{2+\lambda_j}) \quad E[N_t | C_1=j] = \lambda_j \quad \text{Var}[N_t | C_1=j] = \lambda_j + 2^{-1}\lambda_j^2$$

$\{U, | C_1=j, N_2 | C_1=j, \dots\}$  n.a. non sono s.i., il processo è scambiabile

PREDICTIVE ACCURACY  $E[(E[X_t | C_t] - \pi_{C_t} p_t)^2]$

Il manca la parte su costruzione di scale di coeff. di premio

## MISURE DI RISCHIO

$\Delta$  INVERSA GENERALIZZATA  $F^*(p) = \inf \{x \in \mathbb{R} : F(x) \geq p\}$

$$p \in [0, 1]$$

1)  $p=0 \rightarrow A_0 = \mathbb{R} \rightarrow F^*(0) = \inf \mathbb{R} = -\infty$

- $p=1$ 
  - se  $A_1 = \emptyset$  ( $F(x) < 1 \forall x$ )  $\rightarrow F^*(1) = \inf \emptyset = +\infty$
  - se  $A_1 \neq \emptyset$  Provo che  $A_1$  è inferior. lim. ( $\exists x' \in \mathbb{R} : x' \leq x \forall x \in A_1$ )  
 $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 0$  sse  $\forall I_0 \subset \mathbb{R} : \forall x \in I_0 \rightarrow F(x) \in I_0$ . Fix.  $I_0 = J - \varepsilon, \varepsilon \in \mathbb{R}$   
Sia  $x' \in I_0 \rightarrow F(x') \in I_0 \rightarrow F(x') < \varepsilon < 1 = F(x) \forall x \in A_1 \rightarrow x' < x \forall x \in A_1$   
 $F^*(1) = \inf A_1 \in \mathbb{R}$

$p \in ]0, 1[$   $A_p$  è non vuoto e inf. limitato

2)  $A_p$  è un intervallo superiormente illimitato

- Se  $p=0$ ,  $A_0 \in \mathbb{R}$
- Se  $p \in ]0, 1[$  o  $p=\ell$   $\inf A_p = F^*(p) \stackrel{?}{=} \ell$ . Provo che  $\forall x \in \mathbb{R} \text{ t.c. } x > \ell \Rightarrow x \in A_p$   
 $\exists x' < x : x' \in A_p$   
 $F(x') \leq F(x)$   $F(x') \geq p \rightarrow F(x) > p \rightarrow x \in A_p$

3) S.  $B = \{x \in \mathbb{R} : 0 < F(x) < 1\} \in \mathcal{F}_B$  strett. cresc. Allora  $F|_B : B \rightarrow F|_B(B) = F(B)$  è invertibile

Sia  $p \in F(B)$  allora  $\exists F^{-1}(p) \in B$ .

Provo che  $F^{-1}(p) = F^*(p)$ ; verifico che  $A_p = \{x \in \mathbb{R} : F(x) \geq p\} = \{x \in \mathbb{R} : x \geq F^{-1}(p)\} = A$

-  $A \subset A_p \rightarrow$  Sia  $x \in A \rightarrow x \geq F^{-1}(p) \rightarrow F(x) \geq F(F^{-1}(p)) = p \rightarrow x \in A_p$

-  $A_p \subset A \rightarrow$  Sia  $x \in A_p \rightarrow F(x) \geq p$

$\left[ \begin{array}{l} \text{Se } x \in B \rightarrow F(x) \in F(B). \text{ Allora } F(x) \geq p \rightarrow F^{-1}(F(x)) \geq F^{-1}(p) \rightarrow x \geq F^{-1}(p) \\ \text{Se } x \notin B \rightarrow F(x) = \ell > p. \text{ Essendo } F \text{ monotone non decr.} \rightarrow x \geq F^{-1}(p) \end{array} \right]$

- S.  $F$  invertibile in  $]0, 1[ \rightarrow F^* = F^{-1}$ , dove  $F^{-1}$  è defnibile

- S.  $F$  è continua in  $\mathbb{R}$ , strett. cresc. in  $]0, 1[ \rightarrow F^*(p) = F(p) \quad \forall p \in ]0, 1[$

4) S.  $F$  costante a tratti: con punti di disc.  $x_1 < x_2 < \dots \rightarrow \exists i, i \text{ t.c. } p \in ]F(x_{i-1}), F(x_i)]$

$$A_p = \{x \in \mathbb{R} : F(x) \geq p\} = \{x \in \mathbb{R} : x \geq x_i\}$$

$$F^*(p) = x_i \quad \text{sse } F(x_{i-1}) < p \leq F(x_i)$$

$$F^*(p) = \inf A_i = x_i$$

## LEMMA

- I) a)  $F(F^*(\rho)) \geq \rho \quad \forall \rho \in [0, 1] \quad \text{o } \rho = 1 \text{ se } A_1 \neq \emptyset$   
 b)  $F^*(F(x)) \leq x \quad \forall x \in \mathbb{R}$
- II)  $F^*$  è monotone non decrescente
- III)  $F(x) \geq \rho \text{ se } x \geq F^*(\rho)$

DIM:

a)  $\lambda = F(\rho)$ .  $x$  continuità adx di  $F$   $\lim_{x \rightarrow \lambda^+} F(x) = F(\lambda) \rightarrow$  Restrisione di  $F$  a  $\{x \in \mathbb{R} : x > \lambda\}$   
 $x > \lambda \rightarrow x \in A_\rho \quad (F(x) \geq \rho \quad \forall x \in A_\rho)$   $\lim_{x \rightarrow \lambda^+} F(x) \geq \rho \quad F(\lambda) = F(F^*(\rho)) \geq \rho$

TEOR: Probability integral transform  
 $X' = F^*(U)$  ha pdfr  $F$

DIM:

$$f_U(u) = 1 \quad F_U(u) = u \quad \text{con } 0 \leq u \leq 1$$

$$F_{X'}(x) = \Pr(F^*(U) \leq x) = \Pr(U \leq F(x)) = F_U(F(x)) = F(x)$$

TEOR:

$$E[X] = \int_0^{+\infty} x dF_x(x) = \int_0^{+\infty} (1 - F_x(x)) dx = \int_0^{+\infty} \bar{F}_x(x) dx$$

DIM:

$$\exists \text{ finito } \lim_{c \rightarrow \infty} \int_0^c x dF_x(x) = E[X]. \quad \int_0^c x dF_x(x) = c F_x(c) - \int_0^c \bar{F}_x(x) dx \stackrel{TDC \rightarrow 0}{=} c(1 - F_x(c)) + \int_0^c (1 - \bar{F}_x(x)) dx$$

Una MISURA di RISCHIO è un funzionale  $S: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}_+ \cup \{+\infty\}$

$S(x)$  è il minimo ammontare di capitale per rendere accettabile la posizione

Ogni principio del premio è una particolare misura di rischio

Una misura di rischio può dipendere dal rischio solo tramite la distribuzione di probabilità

$$X = d\varphi \rightarrow S(x) = S(\varphi)$$

## Misure coerenti di rischio

- I)  $S(x+c) = S(x) + c$  TRASLATIVITÀ
- II)  $S(\lambda x) = \lambda S(x)$  POSITIVA OMOGENEITÀ
- III)  $S(x+y) \leq S(x) + S(y)$  SUB-ADDITIONALITÀ
- IV)  $X \leq Y \rightarrow S(X) \leq S(Y)$  MONOTONIA

## Misure di Rischio del VaR

$\Delta$  VALUE-AT-RISK di  $x$  al livello  $\rho$   $\text{VaR}[x; \rho] = F_x^*(\rho) = \inf\{x \in \mathbb{R} : F_x(x) \geq \rho\}$

$\Delta$  Dato un insieme di rischi:  $\mathcal{X}$  e  $f_{x,p}$  è detto MISURA DI RISCHIO DEL VAR  
a livello  $\rho$ , il funzionale  $S_p(\cdot) = \text{VaR}[\cdot; \rho] : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}_+$

$$\Pr[X > \text{VaR}[x; \rho]] = 1 - F_x(F_x^*(\rho)) \leq 1 - \rho$$

## Proprietà

- a) NO-RIPOFF:  $X \leq Y \rightarrow \text{VaR}[X; \rho] \leq \text{VaR}[Y; \rho]$  Certo
- b) TRASLATIVITÀ:  $\text{VaR}[X+c; \rho] = \text{VaR}[X; \rho] + c$
- c) POSITIVA OMOGENEITÀ:  $\text{VaR}[\lambda X; \rho] = \lambda \text{VaR}[X; \rho]$
- d) MONOTONIA:  $X \leq Y \rightarrow \text{VaR}[X; \rho] \leq \text{VaR}[Y; \rho]$
- e) NO CARICAMENTI INGIUSTIFICATI: Se  $X$  è certo o.q.c. :  $X = \bar{x} \rightarrow \text{VaR}[X; \rho] = \bar{x} \neq \rho$

## Proprietà non soddisfatte

- 1)  $S$  introduce un caricamento di sicurezza  $S(x) > E(x)$   $\rightarrow \rho^* = F_x(E[x])$
- 2) Principio del percentile:  $\text{Ti}(x) = \inf\{P : F_x(P) \geq 1 - \varepsilon\} = \text{VaR}[x; 1 - \varepsilon]$  con  $\varepsilon$  piccolo
- 3) Non soddisfa le proprietà di sub-additività

## DOMINANZA STOCASTICA

$F_x(x) \geq F_y(x)$  sse  $\Pr(X > x) \leq \Pr(Y > x) \quad \forall x \in \mathbb{R}$   $Y$  è più rischioso di  $X$

$\Delta X \leq_{sd} Y$  sse  $\forall t \in \mathbb{R} \quad F_x(t) \geq F_y(t)$  sse  $S_x(t) \leq S_y(t)$

$\leq C \leq_{sd} : \forall x, y \in \mathcal{X}, X \leq Y \rightarrow X \leq_{sd} Y$  Infatti,  $\forall t \in \mathbb{R} \quad Y(\omega) \leq t \rightarrow X(\omega) \leq t \neq y$   
 $\rightarrow \Pr(Y \leq t) \leq \Pr(X \leq t)$  sse  $F_y(t) \leq F_x(t)$  sse  $X \leq_{sd} Y$

## TEOR:

Il VaR è monotono rispetto a  $\leq_{sd}$ .  $\forall X, Y \in \mathcal{X}, X \leq_{sd} Y \rightarrow \text{VaR}[X; \rho] \leq \text{VaR}[Y; \rho]$   
 Infatti  $\text{VaR}[X; \rho] = \inf\{x : F_X(x) \geq \rho\} = A_\rho$   $F_X(x) \geq F_Y(x)$ . Quindi  $F_Y(x) \geq \rho \rightarrow F_X(x) \geq \rho$   
 $A_\rho^Y \subset A_\rho^X \rightarrow \inf A_\rho^Y \geq \inf A_\rho^X$

## Capitale di rischio basato sul VaR

$$\Pr[X > R + P] \leq 1 - \rho \quad \text{Requisito di solvibilità}$$

Ext. ravine  $\Leftrightarrow$  sse  $1 - F_X(R + P) \leq 1 - \rho$  sse  $F_X(R + P) \geq \rho$

$$R + P = \min\{x \in \mathbb{R} : F_X(x) \geq \rho\} = \text{VaR}[X; \rho]$$

$$\text{Capitale di rischio basato sul VaR} \quad R = \text{VaR}[X; \rho] - P$$

## Effetto della riassicurazione sul requisito di solvibilità

$$R' + P - P_r = \text{VaR}[P_r; \rho] \leq \text{VaR}[X; \rho]$$

$$\text{In Quota-share } R' < R \text{ se } P_r < (1-\alpha)P$$

VaR usato per valutare passività con "best estimate", introducendo market value margin o risk adjust  
 $MR = \text{VaR}[X; \rho] - E[X]$

## Misure di rischio basate sul VaR

$$\text{CTE}[X; \rho] = E[X | X > \text{VaR}[X; \rho]]$$

$$e_x(\text{VaR}[X; \rho]) = E[X - \text{VaR}[X; \rho] | X > \text{VaR}[X; \rho]]$$

$$\text{ES}[\text{VaR}[X; \rho]] = E[(X - \text{VaR}[X; \rho])_+]$$

$$\text{TVaR}[X; \rho] = \frac{1}{1-\rho} \int_0^1 \text{VaR}[X; u] du$$

## Relazioni:

$$\text{ES}[X; \rho] = \Pr[X > \text{VaR}[X; \rho]] e_x(\text{VaR}[X; \rho])$$

$$e_x(\text{VaR}[X; \rho]) = \frac{\text{ES}[\text{VaR}[X; \rho]]}{F_X(\text{VaR}[X; \rho])}$$

$$\text{TVaR}[X; \rho] = \text{VaR}[X; \rho] + \frac{\text{ES}[X; \rho]}{1-\rho}$$

# VALUTAZIONI ATTUARIALI MEDIANTE SIMULAZIONE STOCASTICA

Sia  $X = \sum Y_i = \varphi(N, \varphi_1, \varphi_2, \dots)$  con dist. composta assegnata.

Formalmente  $F_X(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \Pr(N=n) F_{\varphi}^{*(n)}(x)$  ma  $F_X$  non sempre disponibile

Se  $\varphi = \varphi(X_1, \dots, X_n)$  con assegnata  $F_{X_1, \dots, X_n}$ , per simulare  $\varphi$  si può simulare  $(X'_1, \dots, X'_n)$  con  $(X'_1, \dots, X'_n) \sim d(X_1, \dots, X_n)$  e porre  $\varphi' = (\varphi'_1, \dots, \varphi'_n)$ . Essendo  $\varphi' \sim d\varphi$  allora  $\varphi'$  simula  $\varphi$

Se  $X'_1, \dots, X'_n$  sono osservabili e  $x'_1, \dots, x'_n$ ; valori ass. ti, allora  $y'_i = \varphi(x'_i)$  è il campione oss. della dist.  $\varphi$ .

- Stime di  $E[\varphi]$   $\frac{1}{m} \sum y'_i$
- Stime di  $\text{Var}[\varphi]$   $\frac{1}{m-1} \sum (y'_i - \bar{y}')^2$
- Stime di  $F_m(y) = \frac{\#\{i : y'_i \leq y\}}{m}$

## Simulazione di un r.a.

$U \sim \text{Unif}(0,1) \rightarrow X' = F_X^{-1}(U)$  è t.c.  $X' \sim X$ .  $X'$  simula  $X$

I) Se  $X$  è discreto  $X' = x_i$  sse  $F_X(x_{i+1}) < U \leq F_X(x_i)$   $x' = F_X^{-1}(U) = x_i$

II) Se  $F_X$  è strett. cresc. e continua  $\exists F_X^{-1}$  e  $X' = F_X^{-1}(U)$  simula  $X$

III) In generale  $X' = F_X^{-1}(U)$  simula  $X$   $x' = F_X^{-1}(U) = \inf\{x \in \mathbb{R} : F_X(x) \geq U\}$

## Simulazione di un vettore aleatorio o di un processo stocastico a parametri discreti

Sia  $(X_1, \dots, X_n)$  con folti congiunte  $F_{X_1, \dots, X_n}$  o  $\{X_1, X_2, \dots\}$  con legge  $\mathcal{F}$

I)  $X_1, X_2, \dots$  s.s.  $F_{X_1}(U_1), F_{X_2}(U_2), \dots$   $x'_1 = F_{X_1}^{-1}(U_1), x'_2 = F_{X_2}^{-1}(U_2), \dots$

II)  $X_1, X_2, \dots$  no s.s.  $x'_1 = F_{X_1}^{-1}(U_1), x'_2 = F_{X_2|X_1=x_1}^{-1}(U_2), F_{X_3|X_1=x_1, X_2=x_2}^{-1}(U_3), \dots$  Simulazione in modo sequenziale

## Algoritmi per la simulazione

$X \sim \text{Exp}(\beta)$   $F_X(x) = 1 - e^{-\beta x}$  strett. cresc.  $\rightarrow F_X^{-1}(U) = -\frac{1}{\beta} \log(1-U)$

$$X' = -\frac{1}{\beta} \log U$$

$X \sim \text{Gamma}(n, \beta)$   $X' = \sum_i X'_i = \sum_i -\frac{1}{\beta} \log U_i$

$N \sim P(\lambda) \rightarrow W_1 \sim \text{Exp}(\lambda) \rightarrow W'_1 = -\frac{1}{\lambda} \log U_1, W'_2 = -\frac{1}{\lambda} \log U_2, \dots$

$N' = 0$  sse  $U_i < e^{-\lambda}$   $N' = n$  sse  $\prod_{i=1}^{N'} U_i < e^{-\lambda} < \prod_{i=1}^{N'+1} U_i$

## RISERVE TECNICHE

### - RISERVA PREMI

- Riserve per frazioni di premi

- Pro rete temporis

- Metodo forfettario 35%

- Riserve per rischi in corso

- Criterio analitico

- Calcolo semplificato CR

### - RISERVA SX.

- IBNR

- RBNS      RBNES

- Spese di liquidazione ALAE, ULAE

Valutazione tramite

- Metodo dell'inventario case reserve

- Metodi statistico-attuarii

Processo di smontamento delle riserve  $R_{s,t}(t+k)$

Metodi statistico-attuarii per la valutazione delle riserve sx.

Nei modelli stocastici  $\{U_{i,j}, i=0, \dots, t\}$  è trattato come un processo di n.e., quindi  
è formulata un'ipotesi probabilistica

I metodi deterministici permettono di ottenere una stima puntuale, best estimate, dei pagamenti futuri.

METODO DELLE CATENE (CL)

$$\frac{C_{i,j}}{C_{i,j-1}} = f_{j-1} \quad \text{sse } C_{i,j} = C_{i,j-1} f_{j-1} \rightarrow \text{LINK RATIOS}$$

PROP

$\exists f_0, \dots, f_t > 0$  t.c.  $\frac{C_{i,j}}{C_{i,j-1}} = f_{j-1}$  sse  $\exists \lambda_0, \dots, \lambda_t$  pos,  $r_0, \dots, r_t$  non neg. con  $r_0 > 0$  t.c.  $P_{i,j} = \lambda_j / r_j$

DIM

$$\leftarrow C_{i,j} = \sum_h P_{i,h} = \lambda_j \sum_h r_h \quad \frac{C_{i,j}}{C_{i,j-1}} = 1 + \frac{r_j}{\sum_h r_h}$$

$$\rightarrow C_{i,j} = C_{i,t} \frac{1}{\prod_{h=j+1}^t f_h} \quad P_{i,0} = C_{i,0} = C_{i,t} \prod_{h=0}^{t-1} f_h^{-1} \quad r_0 > 0$$

$$P_{i,j} = C_{i,j} - C_{i,j-1} = C_{i,t} \frac{\frac{f_{j-1} - 1}{\prod_{h=j+1}^t f_h}}{\prod_{h=j+1}^t f_h} \quad f_j \geq 0$$

$\lambda_i$ : costo ultimo per l'anno di origine:

$r_j$ : quota del costo ultimo negata con diff.  $j$

### STIME

$$\hat{f}_{j-1} = \frac{\sum_{i=0}^{t-1} C_{ij}}{\sum_{i=0}^{t-1} C_{i,j-1}} = \frac{\sum C_{ij} \cdot \frac{C_{i,j}}{C_{i,j-1}}}{\sum C_{ij}}$$

$\hat{f}_{j-1}$  media ponderata di  $\frac{C_{ij}}{C_{i,j-1}}$  nei diversi anni con pesi  $C_{ij}$

### PREVISIONI

$$\hat{C}_{i,j} = C_{i,t-i} \prod_{h=t-i}^{j-1} \hat{f}_h \quad i+j > t \rightarrow \hat{C}_{it} = C_{i,t-i} \prod_{h=t-i}^{t-1} \hat{f}_h$$

$$r_i = \hat{C}_{it} - C_{it} = C_{i,t-i} (\prod \hat{f}_h - 1)$$

$$C_{ij} = C_{it} \prod_{h=j}^{t-1} \hat{f}_h = C_{it} b_j \quad b_j: \text{quote del costo ultimo negate con diff. } s_j$$

### METODO di SEPARAZIONE o di TAYLOR

$\exists \lambda_0, \dots, \lambda_t > 0$ ,  $r_0, \dots, r_t > 0$ ,  $\forall i$  almeno pos.,  $\lambda_0, \dots, \lambda_{t-i} > 0$  f.c.  $P_{ij} = \lambda_i r_j \lambda_{t-j}$

$\lambda_i$ : misure di esposizione  $w_i$  con  $w_i = n_i$  o  $w_i = CP(i)$

$N$ : risarcimento medio per sx. a valori correnti dell'anno di origine 0

$\lambda_{itj}$ : risarcimento medio per sx. a valori correnti dell'anno di calendario  $i+j$

$$\lambda_{itj} = N S_{itj} \quad S_{itj} \text{ fattore d: adeguamento dei costi dei sx.}$$

$$S_{itj} = (1+\varphi_1) \dots (1+\varphi_{itj}) \quad \varphi_k \text{ tasso anno di inflazione}$$

$$S_{itj} = \frac{\phi(C_{itj})}{\phi(C_0)} \quad \phi(k) \text{ indice dei costi dei sx.}$$

$$P_{ij} = n_i N S_{itj} r_j$$

### STIME

$$\begin{aligned} S_{ij} &= \frac{P_{ij}}{n_i} & \frac{P_{ij}}{n_i} &= r_j \lambda_{itj} & \text{OBETTIVO: st. mese red} \\ \text{Passo 1)} & \hat{\lambda}_t = \sum_{i+j=t} S_{ij} & \hat{r}_t &= \frac{s_0}{\hat{\lambda}_t} \end{aligned}$$

$$\text{Passo 2)} \quad \hat{\lambda}_{t-1} = \frac{\sum_{i+j=t-1} S_{ij}}{1 - \hat{r}_t} \quad \hat{r}_{t-1} = \frac{s_0 + s_{1,t-1}}{\hat{\lambda}_{t-1} + \hat{\lambda}_t}$$

$$\text{Passo n)} \quad \hat{\lambda}_h = \frac{\sum_{i+j=h} S_{ij}}{t - \sum_{j=h+1}^t \hat{r}_j} \quad \hat{r}_h = \frac{\sum_{j=0}^{t-h} S_{jh}}{\sum_{h=h}^t \hat{\lambda}_k}$$

### METODO del LOSS RATIO

$$L_i = \frac{C_{it}}{CP(i)}$$

$\hookrightarrow$  Ultimale loss ratio

$$\hat{C}_{it} = L_i CP(i)$$

$\hookrightarrow$  Dato interno

$L_i$  Dato esterno

## METODO d: BORNEHUTTER - FERGUESON (BF)

$\exists \nu_0, \dots, \nu_t > 0$  e  $b_0, \dots, b_t > 0$ , con  $b_t = 1$  f.c.  $C_{ij} = \nu_i b_j$

$\nu_i$ : Costo ultimo per i:  $C_{it} = \nu_i$

$b_j$ : Quota del costo ultimo pagato con diff.  $\leq j$

$$BF \quad C_{ij} = \nu_i b_j \rightarrow \frac{C_{ij}}{C_{i,j-1}} = \frac{b_j}{b_{j-1}} \stackrel{!}{=} f_{j-1} \quad CL$$

$$CL \quad \frac{C_{ij}}{C_{i,j-1}} = f_{j-1} \rightarrow C_{ij} = C_{it} \prod_{h=j}^{t-1} f_h \stackrel{!}{=} \nu_i b_j \quad BF$$

→ Diverso l'approssimazione di stima dei parametri.

Still to come factor

$$C_{it} = C_{i,t-1} + \nu_i (1 - b_{t-1})$$

$$R_i = \nu_i (1 - b_{t-i})$$

## STIMA

$\nu_i$ : basate su debiti esterni

$b_j$ : ottenute dai link ratio stimati con il metodo CL

$$\hat{C}_{it} = C_{i,t-1} + \hat{\nu}_i (1 - \hat{b}_{t-1}^{CL}) \quad R_i = \hat{\nu}_i (1 - \hat{b}_{t-i}^{CL})$$

→ Formula tipo credibilità

$$\hat{C}_{it}^{BF} = C_{i,t-1} (\prod f_h) \hat{b}_{t-1}^{CL} + \nu_i (1 - \hat{b}_{t-1}^{CL}) = \hat{C}_{i,t}^{CL} \hat{b}_{t-1}^{CL} + \hat{\nu}_i (1 - \hat{b}_{t-1}^{CL})$$

$$R_i^{CL} = \hat{C}_{i,t}^{CL} (\prod_{h=t+1}^{t-1} \hat{f}_h - 1)$$

↳ Se è piccolo nei primi anni può creare problemi

## CREDIBLE CLAIM RESERVING METHODS

$$\hat{C}_{it} = \hat{C}_t^{CL} 2_i + \hat{C}_t^{BF} (1 - 2_i)$$

## METODO d: FISHER-LANGE (costo medio per sx.)

$\exists \sigma_0^*, \dots, \sigma_t^* > 0$  f.c.  $P_{ij}^* = n_{ij} \sigma_j^*$

$n_{ij}$  = n. di sxs. dell'anno di origine i chiusi con diff. j

$\sigma_j^* = \frac{P_{ij}^*}{n_{ij}}$  Pagamento medio per sx chiuso con diff. j, aggiustato per l'inflazione

$$P_{ij}^* = P_{ij} (1 + \varphi_{i+j+1}) \dots (1 + \varphi_t) \rightarrow \text{Metodo di separazione} \quad \frac{1}{\sigma_0} = 1 + \varphi_i$$

$$\hat{\sigma}_j^* = \frac{\sum_{i=0}^{t-j} P_{ij}^*}{\sum_{i=0}^{t-j} n_{ij}}$$

Modello 1) per  $n_{ij}$   $n_{ij} = n_i \phi_j \rightarrow \frac{n_{ij}}{n_{i,j-1}} = \frac{\phi_j}{\phi_{j-1}} \hat{=} f_{j-1}$

Modello 2) per  $n_{ij}$   $n_{ij} = \Psi_j (n_i - \sum_{k=0}^{j-1} n_{ik})$   
 $\Psi_j$ : quote dei sx, chiuse con differimento  $z_j$ , che vengono chiusi in  $j$   
 Mod 1)  $\rightarrow$  Mod 2)

## Riserve per sx. IBNR

METODO del COSTO MEDIO e del NUMERO MEDIO di sx. IBNR

HOTESI  $\frac{n_{IBNR(i)}}{n(i)} = p$   $C_{IBNR}^*(i) = C^*$  costanti

STIME  $\hat{p} = \sum_{i=\theta-T}^{\theta-1} w_i \frac{n_{IBNR}(i)}{n(i)}$

$$n_{IBNR}(\theta) = n(\theta) \hat{p} \quad \text{e} \quad n(\theta) = n_d(\theta) + n_{IBNR}(\theta) \rightarrow n(\theta) = \frac{n_d(\theta)}{1-p}$$

$$\hat{n}_{IBNR}(\theta) = n_d(\theta) \frac{\hat{p}}{1-\hat{p}}$$

$$R_{IBNR}(\theta) = \hat{n}_{IBNR}(\theta) \cdot \hat{C}_{IBNR}(\theta)$$

## ALTRI METODI

Metodi basati su misure di esposizione

Reni: con breve durata del differimento della denuncia

Reni: con lunga durata del differimento della denuncia