ACT-11302 Calculo Actuarial III

Sesion 07 - Distribuciones para la frecuencia de siniestros 2/

Juan Carlos Martinez-Ovando

Departamento Academico de Actuaria y Seguros



Objetivos

- Estudiaremos algunas conexiones entre las distribuciones de frecuencias de siniestros.
- Estudiaremos aspectos de temporalidad en la especificacion de estas distribuciones.

Frecuencia de Siniestros

En esta seccion consideramos que estamos trabajando con la especificacion del **numero/frecuencia de siniestros**, *N*, donde

$$N = \sum_{j=1}^{J} \iota_j,$$

donde J es el tamanio de suscripcion del portafolio de seguros, y ι_j es el la indicadora de siniestros de la poliza j-esima.

En esta sesion prestaremos atencion a algunos modelos de probabilidad empleados para describir la incertidumbre entorno a N.

Posteriormente analizaremos la modelacion de las severidades/monto de siniestros individuales.

1. Distribucion binomial

Se dice que N sigue una distribución binomial, $Bin(n|J,\theta)$, cuando

$$E(N) = J\theta$$

$$var(N) = J\theta(1-\theta)$$

$$M_N(t) = (\theta e^t + 1 - \theta)^J$$

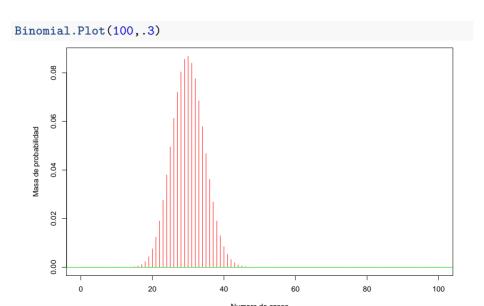
$$P_N(t) = (\theta t + 1 - \theta)^J.$$

El parametro $0 < \theta < 1$ se interpreta como $\mathbb{P}(\text{siniestro})$ para cualquier poliza dentro del portafolio de seguros, referente al periodo de operacion.

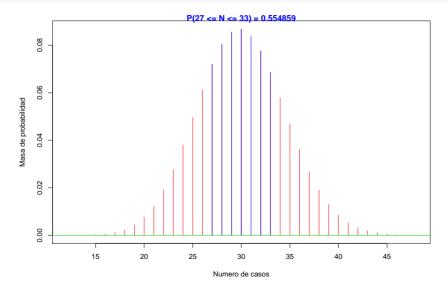
La distribucion binomial se usa en el contexto donde cada poliza en el portafiolio puede producir solo un reclamo dentro del periodo de operacion.

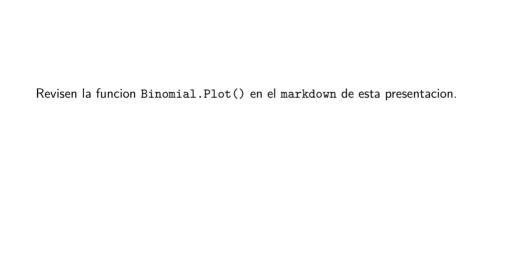
Presupone que cada poliza puede siniestrase a lo mas solo una vez en el periodo de operaciones.

1. Binomial - Calculo y visualizacion



Binomial.Plot(100,0.3,a=27,b=33,scale=T)





2. Distribucion Poisson

La distribucion Poisson es quizas la distribucion de frecuencias de siniestros mas empleada en la practica y en la teoria.

Se dice que N se distribuye Poisson, $Po(n|\lambda)$ cuando,

$$E(N) = \lambda$$

$$var(N) = \lambda$$

$$M_N(t) = \exp \{\lambda (e^t - 1)\}$$

$$P_N(t) = \exp \{\lambda (t - 1)\},$$

donde λ es la tasa de intensidad de siniestros referente al periodo de operacion. Al igual que la distribucion binomial negativa, esta distribucion se emplea en el caso donde cada poliza dentro del portafolio de seguros puede producir mas de un siniestro en el periodo de operacion.

Esta dsitribucion presupone que cada poliza puede siniestrarse mas de una vez en el periodo de operaciones.

\sim	D .	\sim 1	100			in the second
ン	Poisson -	Calc	ulo	V	VISUA	lizacion
	. 0.000		4.0	J	1.044	

Revisen la funcion Poisson.Plot() en el markdown de esta presentacion.

3. Distribucion binomial-negativa

Se dice que N tiene una distribucion binomial negativa, $BinNeg(n|r,\theta)$ si

$$\mathbb{E}(N) = \frac{r(1-\theta)}{\theta}$$

$$var(N) = \frac{r(1-\theta)}{\theta^2}$$

$$M_N(t) = \left(\frac{\theta}{1-(1-\theta)e^t}\right)^r$$

$$P_N(t) = \left(\frac{\theta}{1-(1-\theta)t}\right)^r,$$

para r entero positivo y $0 < \theta < 1$.

Esta distribucion se emplea en el caso de portafolios en los que cada polia puede producir mas de un reclamo dentro del periodo de operacion.

Esta dsitribucion presupone que cada poliza puede siniestrarse mas de una vez en el periodo de operaciones.

3. Binomial negativa - Calculo y visualizacion

Modifiquen la funcion Poisson.Plot() para crear la funcion BinNeg.Plot() para generar los resultados analogos de Poisson.Plot() y Binomial.Plot() incluidas en el markdown de esta presentacion.

Definicion

Las distribuciones binomial, Poisson y binomial negativa pueden expresarse como una clase de distribuciones mas general, con decrementos exponenciales o tasas de cambio lineal en las $(p_n)_{n\in\mathcal{N}}$. Esta clase es conocida como la clase (a,b,0).

Las masas de probabilidades, $Pr(N = n) = p_n$, en esta clase se definien de **manera** recursiva, como

$$\frac{p_n}{p_{n-1}}=a+\frac{b}{n},$$

para n = 1, 2, 3, ...

El valor

$$p_0 := \Pr(N=0)$$

se define como un parametro adicional inicial.

Soporte

El **soporte** de las distribuciones (α, β) , para \mathcal{N} , es tipicamente un subconjunto de los enteros positivos, i.e.

$$\mathcal{N}\subseteq\mathbb{N}_0=\{0\}\cup\{1,2,3,\ldots\}.$$

Sin embargo, puede definirse tambien sobre latices, que son soportes

$$\mathcal{K} = \{ kn : n \in \mathcal{N} \},$$

para algun escalar k

Este se usa para definir **distribuciones de probabilidad sobre rangos** de variables —que es de utilidad para severidades individuales ranqueadas—.

Usos

El uso de las distribuciones $(\alpha, \beta, 0)$ se relaciona principalmente con las formulas de recursion (especificamente la recursion de Panjer) para calcular la distribucion de S, **monto agregado de distribuciones** (lo estudiaremos mas adelante).

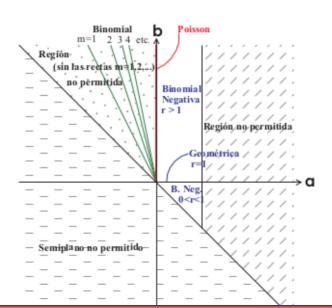
Relaciones

Los valores especificos de (α, β) y p_0 asociados con las distribuciones parametricas convencionales estan dados en la siguiente tabla.

Distribucion	p_0	α	β
$\overline{Po(\cdot \lambda)}$	$e^{-\lambda}$	0	λ
$BinNeg(\cdot r,\theta)$	$(1+ heta)^{-r}$	$rac{ heta}{1+ heta}$	$r\left(rac{ heta}{1+ heta} ight)$
$Bin(\cdot J, heta)$	$(1- heta)^J$	$-rac{ heta}{1- heta}$	$(J+1)\left(\frac{\theta}{1-\theta}\right)$

El caso de la distribucion $\text{Geo}(\cdot|\theta)$ se deriva directamente del caso correspodiente en la tabla anterior.

Parametrizacion



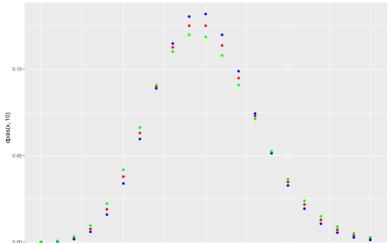
Calculo y visualizacion

Vean la funcion aboclass() en R.

```
ab0class <- function(alpha, beta, p0, K){
  abOdist <- array(NA, dim=c(K+1,3))
  ab0dist[,1] \leftarrow seq(0:K)-1
  ab0dist[1,2] <- p0
 k <- 1
  for(k in 1:K){
    ab0dist[(k+1),2] <- as.numeric(ab0dist[k,2] %*% (alpha + beta/k))
  ab0dist[.3] <- cumsum(ab0dist[.2])
  return(ab0dist)
```

Comparativo

Loading required package: ggplot2
Warning: Ignoring unknown parameters: ylab, xlab

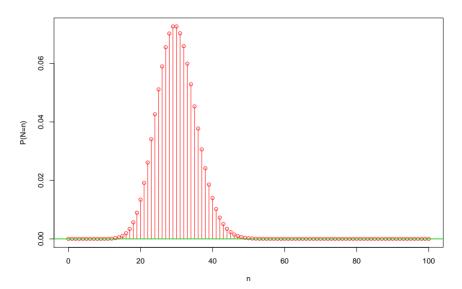


Comentarios

- En azul marcamos las masas de probabilidad de la distribucion binomial
- En verde marcamos las masas de probabilidad de la distribucion binomial-negativa
- En rojo marcamos las masas de probabilidad de la distribucion Poisson

Asi, vemos que la distribucion binomial negativa es la *mas dispersa*, la binomial la *menos dispersa*. La distribucion Poisson esta entre ambas.

Ejemplo: Poisson



Poisson: Agregacion/desagregacion

Agregacion: Supongamos que N_1,\ldots,N_q son variables aleatorias independientes con distribucion Poisson, Po $(N_j=n_j|\lambda_j)$, respectivamente, con λ_j s posiblemente diferentes. Se sigue,

- $N = \sum_{j=1}^{q} N_j$ se distribuye Poisson
- *N* tiene tasa de intensidad $\lambda = \sum_{j=1}^{q} \lambda_j$

Desagregacion: Supongamos que $N \sim \text{Po}(n|\lambda)$, con $\lambda > 0$, y consideremos que los eventos pueden clasificarse en m tipos distintos independientes, con probabilidades p_1, \ldots, p_m . Se sigue,

- N_js, que son los numeros de eventos en cada clase, son mutuamente independientes
- Cada N_j tiene distribucion $Po(n|\lambda_j)$, con $\lambda_j = p_j \lambda$

Binomial-negativa: Representacion tipo mezcla

Un modelo bastante util en la practica representar la distribucion binomial-negativa como una *mezcla de una distribucion Poisson* respecto a una distribucion gamma, i.e.

$$N|\lambda \sim Po(n|\lambda),$$

 $\lambda \sim Ga(\lambda|a,b).$

De esta forma,

$$P(N=n) = \int_0^\infty \mathsf{Po}(n|\lambda)\mathsf{Ga}(\lambda|a,b)d\lambda.$$

 Al representar la distribucion binomial negativa como una mezcla puede hacerse inferencia (bayesiana o frecuentista) de manera mas simple. Para esto, invocamos la nocion de verosimilitud extendida.

Esta representacion es originada por una modificacion de la distribucion Poisson via mezclas.

Tarea

- Modifiquen la funcion Poisson.Plot() para crear la funcion BinNeg.Plot() para generar los resultados analogos de Poisson.Plot() y Binomial.Plot() incluidas en el markdown de esta presentacion.
- Demuestren las propiedades de agregacion y desagregacion de la distribucion Poisson.
- 3. Realicen el calculo analitico para demostrar la identidad de la distribucion binomial-negativa como mezcla de poisson-gamma.

Fecha de entrega: Martes 19 de febrero.

Lecturas complementarias

- Klugman et al (2004) Loss Model: From Data to Decisions, Seccion 4.6.
- Panjer (2006) Operational Risk Modeling Analytics, Capitulo 5.

Table of Contents

Objetivos

Preambulo

Clase (a,b,0)

Propiedades

Tareas

Lecturas