

V SIMPÓSIO DE ATUÁRIA

06 à 08 de Abril, 2016 : Simpósio de Atuária : Sergipe

Aplicação sobre dados de seguros



Transformações, distribuição da soma e
função geradora de momentos

Prof. Me. Luiz Carlos Santos Júnior

Aracaju, abril de 2016

Roteiro



- ∞ Introdução
- ∞ Funções de Variáveis Aleatórias
- ∞ Transformação – Método Jacobiano
- ∞ Densidade da Soma (Convolução)
- ∞ Função Geradora de Momentos
- ∞ Observações

Introdução



Introdução



Modelo de Risco Coletivo Anual

$$S = X_1 + X_2 + \cdots + X_N = \sum_{i=1}^N X_i$$

Hipóteses:

- a) As *severidades* X_1, X_2, \dots, X_N são i.i.d.
- b) As *severidades* X_1, X_2, \dots, X_N são independentes da *frequência* N .

Introdução



Objetivos

$$\text{Prêmio} = P = E(S) \cdot (1 + \theta)$$

$$\text{Custo de Carregamento} = \theta = \frac{P - E(S)}{E(S)}$$

OBS: Precisamos conhecer a distribuição do número total de sinistros produzidos numa carteira = **Frequência (N)** para conhecermos a “cara” da distribuição de **Sinistro Agregado (S)**.

Introdução



É possível **obter a distribuição de S** por meio de:

- ❧ Transformações de variáveis;
- ❧ Densidade da soma (caso geral);
- ❧ Densidade da soma (convolução);
- ❧ Função Geradora de momentos;
- ❧ :

Funções de Variáveis Aleatórias



Funções de Variáveis Aleatórias



Seja $Z = H_1(X, Y)$ uma função de duas variáveis aleatórias X e Y . Fica evidente que $Z = Z(\cdot)$ é também uma variável aleatória. Consideremos a seguinte sequência de etapas:

- (a) Executar o experimento ε e obter o resultado s ;
- (b) Calcular os números $X(s)$ e $Y(s)$;
- (c) Calcular o número $Z = H_1(X, Y)$.

Funções de Variáveis Aleatórias



O valor de Z depende evidentemente de s , o resultado original do experimento. Ou seja, $Z = Z(s)$ é uma função que associa um número real $Z(s)$ a todo resultado $s \in S$. Algumas das importantes variáveis aleatórias, nas quais estaremos interessados, são:

$$X + Y, \quad XY, \quad X/Y, \quad \min(X, Y), \quad \max(X, Y)$$

Funções de Variáveis Aleatórias



As seguintes variáveis aleatórias (unidimensionais) poderão interessar à questão:

$U = \min(X, Y)$ é menor número de sinistros ocorridos em dois meses;

$V = \max(X, Y)$ é maior número de sinistros ocorridos em duas carteiras quaisquer num dado período;

$W = X + Y$ é o valor monetário total pago a participantes na forma de dois benefícios num dado período.

Funções de Variáveis Aleatórias



Dada a distribuição de probabilidade conjunta de (X, Y) , qual é a distribuição de probabilidade de $Z = H_1(X, Y)$?

Ou seja,

Dada a distribuição de probabilidade conjunta das **severidades** (X_1, \dots, X_N) , qual é a distribuição de probabilidade do **sinistro agregado** $S = X_1 + \dots + X_N$?

Transformação



Método jacobiano

Transformação – Método Jacobiano



Sejam X_1 e X_2 V.A.'s conjuntamente contínuas com função densidade $f_{X_1, X_2}(x_1, x_2)$. Seja $\aleph = \{(x_1, x_2): f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) > 0\}$. Suponha que

1. $y_1 = g_1(x_1, x_2)$ e $y_2 = g_2(x_1, x_2)$ define uma transformação um a um de \aleph para Ψ .
2. As primeiras derivadas parciais de $x_1 = g_1^{-1}(y_1, y_2)$ e $x_2 = g_2^{-1}(y_1, y_2)$ são contínuas em Ψ .
3. O jacobiano da transformação é não nulo para $(y_1, y_2) \in \Psi$. Com

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} \end{vmatrix}$$

Transformação – Método Jacobiano



Então a densidade conjunta de $Y_1 = g_1(X_1, X_2)$ e $Y_2 = g_2(X_1, X_2)$ é dada por

$$f_{Y_1, Y_2}(\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2) = |J| \cdot f_{X_1, X_2}[g_1^{-1}(\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2), g_2^{-1}(\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2)] \cdot I_{(\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2)}^{(\Psi)}$$

Transformação – Método Jacobiano



Seja $f_{X,Y}(x, y) = K(x + y)I_{(0,1)}^{(X)}I_{(0,1)}^{(Y)}I_{(0,1)}^{(X+Y)}$. Encontre as distribuições conjunta e marginais de $X + Y$.

$$\begin{aligned} Z &= X + Y \quad (I) \\ W &= Y - X \quad (II) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} W = Y - X \rightarrow Y = W + X \rightarrow \text{Substitui (II) em (I)} \rightarrow Z \\ = X + (W + X) \rightarrow X = \frac{Z - W}{2} = g_1^{-1}(z, w) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} W = Y - X \rightarrow X = Y - W \rightarrow \text{Substitui (II) em (I)} \rightarrow Z \\ = (Y - W) + Y \rightarrow Y = \frac{Z + W}{2} = g_2^{-1}(z, w) \end{aligned}$$

Transformação – Método Jacobiano



$$f_{Z,W}(z, w) = |J| \cdot f\left(g_1^{-1}(z, w); g_2^{-1}(z, w)\right) \cdot I(\odot)$$

$$\forall: \left\{ f_{X,Y}^{(x,y)} > 0: 0 < x < 1, 0 < y < 1 \right\}$$

$$0 < X < 1$$

$$0 < \frac{Z - W}{2} < 1$$

$$0 < Z - W < 2$$

$$W < Z < 2 + W$$

$$0 < Y < 1$$

$$0 < \frac{Z + W}{2} < 1$$

$$0 < Z + W < 2$$

$$-Z < W < 2 - Z$$

Transformação – Método Jacobiano



$$f_{Z,W}(z, w) = |J| \cdot f\left(g_1^{-1}(z, w); g_2^{-1}(z, w)\right) \cdot I_{(W, 2+W)}^{(Z)} I_{(-Z, 2-Z)}^{(W)}$$

$$|J| = \begin{vmatrix} \frac{\partial X}{\partial Z} & \frac{\partial X}{\partial W} \\ \frac{\partial Y}{\partial Z} & \frac{\partial Y}{\partial W} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{vmatrix} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} - \left(-\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}\right) = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} = \frac{1}{2}$$

Transformação – Método Jacobiano



$$f_{Z,W}(z, w) = \frac{1}{2} \cdot f\left(g_1^{-1}(z, w); g_2^{-1}(z, w)\right) \cdot I_{(W, 2+W)}^{(Z)} I_{(-Z, 2-Z)}^{(W)}$$

$$f_{X,Y} = K(x + y)$$

$$f_{Z,W} = K\left(\frac{Z - W}{2} + \frac{Z + W}{2}\right) = KZ$$

$$f_{Z,W}(z, w) = \frac{1}{2} KZ \cdot I_{(W, 2+W)}^{(Z)} I_{(-Z, 2-Z)}^{(W)}$$

Transformação – Método Jacobiano



$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{Z,W}(z, w) dw = \int_0^{\infty} \frac{1}{2} KZ \cdot I_{(w, 2+w)}^{(Z)} I_{(-Z, 2-Z)}^{(W)} dw$$

$$Z = X + Y \leftrightarrow S = X_1 + X_2, \text{ com}$$

$$Z = S \text{ (Sinistro agregado)}$$

$$X + Y = X_1 + X_2 \text{ (Severidades)}$$

Logo, S (sinistro agregado) possui função densidade de probabilidade

$$f_S(s) = \int_0^{\infty} \frac{1}{2} KS \cdot I_{(w, 2+w)}^{(S)} I_{(-S, 2-S)}^{(W)} dw$$

Densidade da Soma



Densidade da Soma



Dadas duas variáveis aleatórias contínuas X e Y com densidade conjunta $f_{X,Y}$, então a função densidade

Em resumo, tem-se que

$$Z = X + Y$$

$$V = X - Y$$

De modo geral

$$f_{X+Y}(z) = f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, z - x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(z - y, y) dy$$

$$f_{X-Y}(w) = f_V(v) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, x - v) dx = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(v + y, y) dy$$

Densidade da Soma



Se X e Y forem independentes a densidade conjunta pode ser escrita como o produto das densidades marginais, simplificando as expressões. No caso independente, a densidade da soma recebe o nome de **convolução** das densidades de X e Y .

$$f_{X+Y}(z) = f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy =$$
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_Y(z-x) f_X(x) dx$$

Densidade da Soma



Suponha que X e Y são variáveis aleatórias independentes com $f_X^{(x)} = 2x I_{(0,1)}^{(x)}$ e $f_Y^{(y)} = 2(1 - y) I_{(0,1)}^{(y)}$. Determine a distribuição de $X + Y$.

$$0 < x < 1$$

$$0 < z - y < 1$$

$$Z(y) = y$$

$$Z(0) = 0$$

$$Z(1) = 1$$

$$Z(2) = 2$$

$$y < z < 1 + y$$

$$Z(y) = 1 + y$$

$$Z(0) = 1 + 0 = 1$$

$$Z(1) = 1 + 1 = 2$$

$$Z(2) = 1 + 2 = 3$$

Densidade da Soma



$$f_Z^{(z)} = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(z-y, y) dy = \int_0^y [2x \cdot (2-2y)] dy$$

$$f_Z^{(z)} = 2x \int_0^y (2-2y) dy = 2x \left[2 \int_0^y dy - 2 \int_0^y y dy \right]$$

$$f_Z^{(z)} = 2x \left[2(y)_0^y - 2 \left(\frac{y^2}{2} \right)_0^y \right] = 2x \left[2(y-0) - 2 \left(\frac{y^2 - 0^2}{2} \right) \right]$$

$$f_Z^{(z)} = 2x[2y - y^2] \cdot I_{(y, 1+y)}^{(z)}$$

Densidade da Soma



$$f_Z^{(z)} = 2x[2y - y^2] \cdot I_{(y, 1+y)}^{(z)}$$

$$Z = X + Y \leftrightarrow S = X_1 + X_2, \text{ com}$$

$$Z = S \text{ (Sinistro agregado)}$$

$$X + Y = X_1 + X_2 \text{ (Severidades)}$$

Logo, S (sinistro agregado) possui função densidade de probabilidade

$$f_S^{(s)} = 2X_1[2X_2 - X_2^2] \cdot I_{(X_2, 1+X_2)}^{(s)}$$

Função Geradora de Momentos



Função Geradora de Momentos



Se X_1, \dots, X_N são V.A.'s independentes e a fgm de V.A. cada existe para todo $-h < t < h$, para algum $h > 0$. Seja $Y = \sum_{i=1}^n X_i$, então

$$m_Y(t) = E[e^{\sum x_i t}] = \prod_{i=1}^n m_{x_i}(t),$$

para $-h < t < h$.

Função Geradora de Momentos



Suponha que X_1 e X_2 são duas variáveis com distribuição normal padrão independentes. Sejam

$$\begin{aligned}Y_1 &= g_1(X_1, X_2) = X_1 + X_2 \\Y_2 &= g_2(X_1, X_2) = X_1 - X_2\end{aligned}$$

Encontre a conjunta de Y_1 e Y_2 .

Função Geradora de Momentos



$$X_1 \perp X_2$$
$$X_1 \text{ e } X_2 \sim \text{Normal}(0,1)$$

$$X \sim \text{Normal}(\mu, \sigma^2) \rightarrow M_X(t) = e^{\mu t + \frac{1}{2}\sigma^2 t^2}$$

$$\text{Como } \mu = 0, \sigma^2 = 1 \rightarrow M_X(t) = e^{0t + \frac{1}{2}1^2 t^2} = e^{\frac{1}{2}t^2}$$

$$M_{X_1, X_2}(t_1, t_2) = M_{X_1}(t_1) \cdot M_{X_2}(t_2) = e^{\frac{1}{2}t_1^2} \cdot e^{\frac{1}{2}t_2^2} = e^{\frac{1}{2}(t_1^2 + t_2^2)}$$

Função Geradora de Momentos



$$M_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) = E(e^{t_1 Y_1 + t_2 Y_2}) = E(e^{t_1(X_1 + X_2) + t_2(X_2 - X_1)})$$

$$M_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) = E(e^{t_1 X_1 + t_1 X_2 + t_2 X_2 - t_2 X_1}) = E(e^{X_1(t_1 - t_2) + X_2(t_1 + t_2)})$$

$$M_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) = E(e^{X_1(t_1 - t_2)} \cdot e^{X_2(t_1 + t_2)}) = E(e^{X_1(t_1 - t_2)}) \cdot E(e^{X_2(t_1 + t_2)})$$

$$M_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) = M_{X_1}(t_1) \cdot M_{X_2}(t_2) = e^{\frac{(t_1 - t_2)^2}{2}} \cdot e^{\frac{(t_1 + t_2)^2}{2}}$$

$$M_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) = e^{\frac{t_1^2 - 2t_1 t_2 + t_2^2 + t_1^2 + 2t_1 t_2 + t_2^2}{2}} = e^{\frac{t_1^2 + t_2^2 + t_1^2 + t_2^2}{2}}$$

$$M_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) = e^{\frac{2t_1^2 + 2t_2^2}{2}} = e^{\frac{1}{2}2t_1^2} \cdot e^{\frac{1}{2}2t_2^2}$$

$$M_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) = M_{Y_1}(t_1) \cdot M_{Y_2}(t_2)$$

Logo Y_1 e Y_2 são independentes e tem distribuição
 Y_1 e $Y_2 \sim Normal(0, 2)$.

Função Geradora de Momentos



$$M_{Y_1, Y_2}(t_1, t_2) = M_{Y_1}(t_1) \cdot M_{Y_2}(t_2)$$

$$Y_1 = X_1 + X_2, \text{ com}$$

$$Y_1 = S \text{ (sinistro agregado)}$$

$$X_1 + X_2 \text{ (soma de severidades)}$$

Logo, S (*sinistro agregado*) possui função geradora de momentos

$$M_{S, Y_2}(t_1, t_2) = e^{\frac{1}{2}2t_1^2} \cdot e^{\frac{1}{2}2t_2^2} = M_S(t_1) \cdot M_{Y_2}(t_2) \rightarrow M_S(t_1) = e^{\frac{1}{2}2t_1^2}$$

Assim, S e Y_2 são i. i. d. e seguem distribuição *Normal*(0,2).

Observações



Relação entre Bernoulli e Binomial

Sejam X_1, X_2, \dots, X_n variáveis aleatórias independentes com distribuição Bernoulli de parâmetro p . Defina $S = X_1 + X_2 + \dots + X_n$, então S tem distribuição Binomial de parâmetros n e p .

Observações



Relação entre Exponencial e Gama

Se X_1 e X_2 são variáveis independentes com mesma distribuição Exponencial de parâmetro λ . Vamos verificar que $X_1 + X_2$ tem distribuição Gama com parâmetros $\alpha = 2$ e $\beta = \lambda$.

Observações



Reprodução de Normais

Dizemos que a distribuição normal se reproduz, porque a soma de Normais independentes também tem distribuição normal. Essa propriedade também vale para outros modelos, entre eles, Binomial, Poisson e Gama.

Observações



Implementação em R

Pacote: **actuar**

Funções:

- ☞ **severity()**
- ☞ **frequency()**
- ☞ **unroll()**
- ☞ **simul()**
- ☞ **aggregateDist()**
- ☞ **severity.portfolio()**

Referências



- ❧ BOWERS, Newton et al. **Actuarial Mathematics**. Illinois: The Society Of Actuaries, 1997.
- ❧ FERREIRA, Paulo Pereira. **Modelos de Precificação e Ruína para Seguros de Curto Prazo**. Rio de Janeiro: Funenseg, 2002.
- ❧ KAAS, R et al. **Modern actuarial risk theory: using R**. 2. ed. Berlim: Springer, c2008. 381 p. ISBN: 9783540709923.
- ❧ MAGALHÃES, Marcos. **Probabilidades e Variáveis Aleatórias**. São Paulo: Edusp, 1999.
- ❧ MEYER, Paul. **Probabilidade**: aplicações à estatística. 2 ed. Rio de Janeiro: Livros Técnicos e Científicos Editora, 2000.
- ❧ RODRIGUES, José Ângelo. **Gestão de Risco Atuarial**. São Paulo: Saraiva, 2008.



Muito obrigado!

Me. Luiz Carlos Santos Júnior

Departamento de Finanças e Contabilidade

Universidade Federal da Paraíba

luiz.atuario@gmail.com