

# Processos de Lévy

João Guerra

CEMAPRE and ISEG, UTL

October 15, 2014

## Processos de Lévy

### Definition

Seja  $X = (X(t); t \geq 0)$  um processo estocástico. Diz-se que  $X$  tem incrementos independentes se para cada  $n \in \mathbb{N}$  e para cada sucessão  $0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_{n+1} < \infty$ , as v.a.  $(X(t_{j+1}) - X(t_j); 1 \leq j \leq n)$  são independentes e diz-se que  $X$  tem incrementos estacionários se  $X(t_{j+1}) - X(t_j) \stackrel{d}{=} X(t_{j+1} - t_j) - X(0)$ .

### Definition

$X$  é um processo de Lévy se

- (1)  $X(0) = 0$  (q.c.),
- (2)  $X$  tem incrementos independentes e estacionários,
- (3)  $X$  é estocasticamente contínuo, i.e. para qq.  $\varepsilon > 0$  e qq.  $t \geq 0$ ,

$$\lim_{s \rightarrow t} P(|X(s) - X(t)| > \varepsilon) = 0.$$

# Processos de Lévy

- Condições (1) e (2) implicam que (3) é equivalente a  $\lim_{s \searrow 0} P(|X(s)| > \varepsilon) = 0$ .
- As trajetórias de  $X$  são as aplicações  $t \rightarrow X(t)(\omega)$  de  $\mathbb{R}^+$  to  $\mathbb{R}^d$  para cada  $\omega \in \Omega$ .

## Proposition

Se  $X$  é um processo de Lévy então  $X(t)$  é infinitamente divisível para cada  $t \geq 0$ .

**Proof:** Para cada  $n \in \mathbb{N}$ ,  $X(t) = Y_1^{(n)}(t) + \dots + Y_n^{(n)}(t)$ , onde  $Y_j^{(n)}(t) = X\left(\frac{jt}{n}\right) - X\left(\frac{(j-1)t}{n}\right)$ . Pela cond. (2), estes  $Y_j^{(n)}(t)$ 's são v.a. iid e portanto  $X(t)$  é infinitamente divisível.

## Theorem

Se  $X$  é um processo de Lévy, então

$$\phi_{X(t)}(u) = e^{t\eta(u)},$$

para cada  $u \in \mathbb{R}^d$ , onde  $\eta$  é o expoente característico (ou símbolo de Lévy) de  $X(1)$ .

**Dem:** Defina-se  $\phi_u(t) = \phi_{X(t)}(u)$ . Então, pela cond. (2),  $\phi_u(t+s) = E[e^{i(u, X(t+s) - X(s) + X(s))}] = E[e^{i(u, X(t+s) - X(s))}] E[e^{i(u, X(s))}] = \phi_u(t) \phi_u(s)$ . Por outro lado, pela cond. (1),  $\phi_u(0) = 1$ . A aplicação  $t \rightarrow \phi_u(t)$  é claramente contínua

A única função contínua a satisfazer estas condições é da forma

$$\phi_u(t) = e^{t\alpha(u)}.$$

Mas  $X(1)$  é também inf. divisível e portanto  $\phi_u(t) = e^{t\eta(u)}$  e  $\alpha(u) = \eta(u)$ . ■

# Fórmula de L-K para processos de Lévy

- Exercício: Prove que se  $X$  é estocasticamente contínuo, então a aplicação  $t \rightarrow \phi_{X(t)}(u)$  é contínua para cada  $u \in \mathbb{R}^d$  (Sugestão: ver Applebaum, pág. 43-44).
- Fórmula de L-K para processo de Lévy  $X = (X(t); t \geq 0)$ :

$$\phi_{X(t)}(u) = E \left[ e^{i(u, X(t))} \right] = \exp \left\{ t \left[ i(b, u) - \frac{1}{2} (u, Au) + \int_{\mathbb{R}^d - \{0\}} \left[ e^{i(u, x)} - 1 - i(u, x) \mathbf{1}_{|x| \leq 1}(x) \right] \nu(dx) \right] \right\}, \quad (1)$$

$t \geq 0, u \in \mathbb{R}^d$ .  $(b, A, \nu)$  são as características de  $X$  (1).

- Exercício: Mostre que se  $X$  e  $Y$  são estocast. contínuos então  $X + Y$  também é. (Sug.: use a desigualdade elementar  $P(|A + B| > C) \leq P(|A| > \frac{C}{2}) + P(|B| > \frac{C}{2})$  com  $A$  e  $B$  v.a.)

## Mov. Browniano

- Um mov. Browniano em  $\mathbb{R}^d$  é um processo de Lévy  $B$  para o qual
  - (1)  $B(t) \sim N(0, tI)$ .
  - (2)  $B$  tem trajectórias contínuas.
- De (1) obtemos

$$\phi_{B(t)}(u) = \exp \left\{ -\frac{1}{2} t |u|^2 \right\}.$$

- Principais propriedades (com  $d = 1$ ):
- As trajectórias são localmente Hölder contínuas de grau  $\alpha$  para qualquer  $\alpha$  tal que  $0 < \alpha < \frac{1}{2}$ :

$$|B(t)(\omega) - B(s)(\omega)| \leq K(T, \omega) |t - s|^\alpha,$$

se  $0 \leq s < t \leq T$ .

# Mov. Browniano

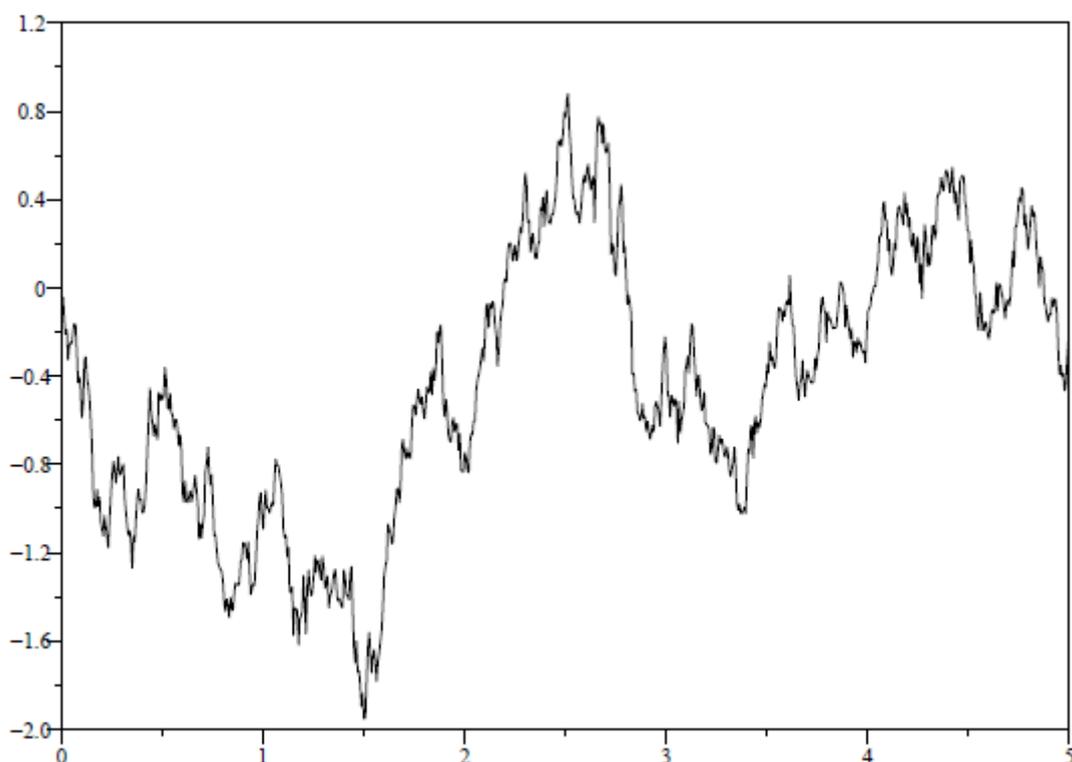
- As trajectórias  $t \rightarrow B(t) (\omega)$  não são diferenciáveis em nenhum ponto, quase certamente.
- Para qualquer sucessão  $(t_n, n \in \mathbb{N})$  with  $t_n \nearrow \infty$ , temos

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} B(t_n) = -\infty \quad \text{a.s.},$$

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} B(t_n) = +\infty \quad \text{a.s.}$$

# Mov. Browniano

- Trajectória simulada de mov. Browniano:



# Mov. Browniano com drift

- Dada uma matriz simétrica  $A$ , definida positiva e de dim  $d \times d$  matrix, seja  $\sigma$  a raiz quadrada de  $A$  (no sentido:  $\sigma\sigma^T = A$ ) com  $\sigma$  uma matriz  $d \times m$ . Seja  $b \in \mathbb{R}^d$  e  $B$  um mov. Browniano standard em  $\mathbb{R}^m$ .

- O processo

$$C(t) = bt + \sigma B(t) \quad (2)$$

é um processo de Lévy que satisfaz  $C(t) \sim N(bt, tA)$ .  $C$  é um processo Gaussiano.

- O processo  $C$  diz-se um mov. Browniano com deriva ("drift"). O expoente característico ou símbolo de Lévy de  $C$  é

$$\eta_C(u) = i(b, u) - \frac{1}{2}(u, Au).$$

- Um processo de Lévy tem trajectórias contínuas se e só se é da forma (2).

# Processo de Poisson

- $N(t) \sim Po(\lambda t)$  é um processo com valores em  $\mathbb{N}_0$ :

$$P[N(t) = n] = \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}.$$

- Definam-se as v.a. não negativas  $\{T(n), n \in \mathbb{N}_0\}$  (tempos de espera),  $T(0) = 0$ ,

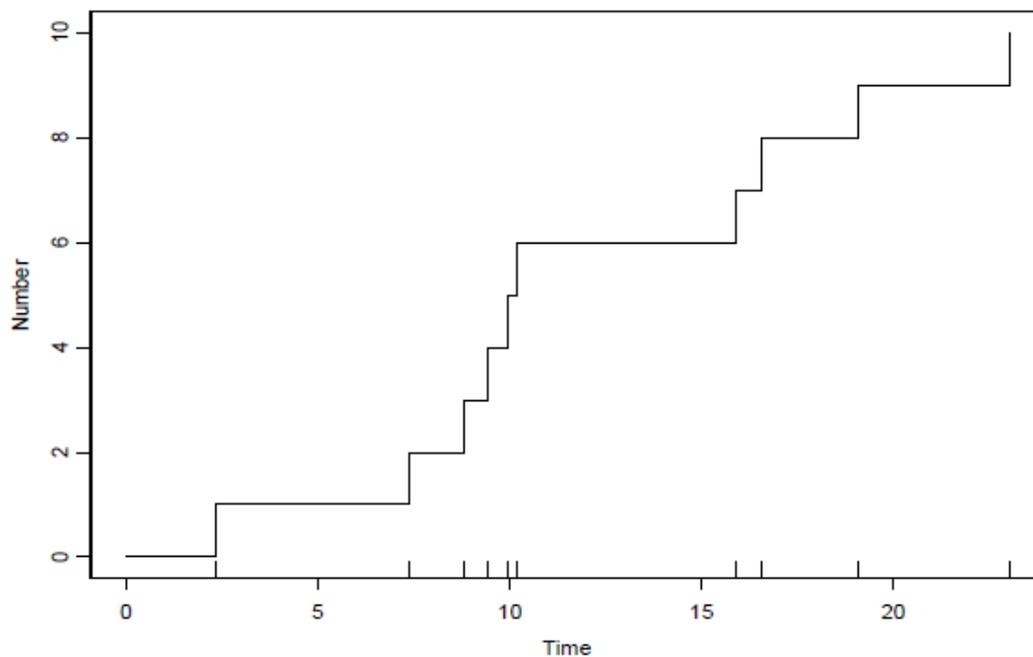
$$T(n) = \inf \{t \geq 0 : N(t) = n\}.$$

As v.a.  $T(n)$  têm uma distribuição gamma e os tempos entre chegadas  $T(n) - T(n-1)$  são iid com distribuição exponencial (com média  $1/\lambda$ ).

- Processo de Poisson compensado:  $\tilde{N} = (\tilde{N}(t), t \geq 0)$  onde

$$\tilde{N}(t) = N(t) - \lambda t. \text{ Nota: } E[\tilde{N}(t)] = 0 \text{ e } E[(\tilde{N}(t))^2] = \lambda t.$$

# Processo de Poisson



## Processo de Poisson Composto

- Sucessão de v.a.  $\{Z(n), n \in \mathbb{N}\}$  com valores em  $\mathbb{R}^d$  e distribuição  $\mu_Z$ . Seja  $N$  um processo de Poisson com intensidade  $\lambda$  e independente dos  $Z(n)$ 's.
- Processo de Poisson composto:

$$Y(t) = \sum_{n=1}^{N(t)} Z(n),$$

e  $Y(t) \sim \pi(\lambda t, \mu_Z)$ .

- O expoente característico é

$$\eta_Y(u) = \int_{\mathbb{R}^d} \left( e^{j(u,x)} - 1 \right) \lambda \mu_Z(dx).$$

- As trajetórias de  $Y$  são seccionalmente constantes com saltos em  $T(n)$ , mas as amplitudes dos saltos são aleatórias e a amplitude do salto em  $T(n)$  pode ser qualquer valor no contradomínio de  $Z(n)$ .

# Processo de Poisson Composto

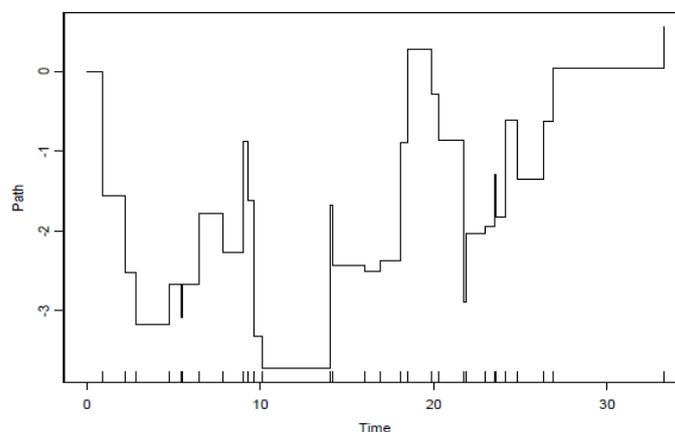


Figure 3. Simulation of a compound Poisson process with  $N(0, 1)$  summands ( $\lambda = 1$ ).

## Processos entrelaçados

- Seja  $C$  um processo de Lévy Gaussiano e  $Y$  um processo de Poisson composto (independente de  $C$ ). Defina

$$X(t) = C(t) + Y(t).$$

- $X$  é um proc. de Lévy com expoente de Lévy característico

$$\eta_X(u) = i(m, u) - \frac{1}{2}(u, Au) + \int_{\mathbb{R}^d} (e^{i(u, x)} - 1) \lambda \mu_Z(dx).$$

- Seja  $T_n$  o instante do salto  $n$ . Então temos (processo entrelaçado):

$$X(t) = \begin{cases} C(t) & \text{for } 0 \leq t < T_1, \\ X(T_1-) + Z_1 & \text{for } t = T_1, \\ X(T_1) + C(t) - C(T_1) & \text{for } T_1 \leq t < T_2, \\ X(T_2-) + Z_2 & \text{for } t = T_2, \\ \text{etc...} & \end{cases}$$

# Processos de Lévy estáveis

- Um processo de Lévy estável é um processo  $X$  com expoente característico ( $\sigma > 0$ ,  $-1 \leq \beta \leq 1$  e  $\mu \in \mathbb{R}$ ) (cada  $X(t)$  é v.a. estável):

## Theorem

- 1 quando  $\alpha = 2$ ,

$$\eta_X(u) = i\mu u - \frac{1}{2}\sigma^2 u^2;$$

- 2 quando  $\alpha \neq 1, 2$

$$\eta_X(u) = i\mu u - \sigma^\alpha |u|^\alpha \left[ 1 - i\beta \operatorname{sgn}(u) \tan\left(\frac{\pi\alpha}{2}\right) \right]$$

- 3 quando  $\alpha = 1$ ,

$$\eta_X(u) = i\mu u - \sigma |u| \left[ 1 + i\beta \frac{2}{\pi} \operatorname{sgn}(u) \log(|u|) \right]$$

# Processos de Lévy estáveis

- Caso importante (processos de Lévy estáveis rotacionalmente invariantes):

$$\eta_X(u) = -\sigma^\alpha |u|^\alpha, \quad 0 < \alpha \leq 2.$$

- Porque são importantes? são auto-semelhantes!
- $Y = (Y(t), t \geq 0)$  diz-se auto-semelhante com índice de Hurst  $H > 0$  se  $(Y(at), t \geq 0)$  e  $(a^H Y(t), t \geq 0)$  têm as mesmas distribuições de dimensão finita para qualquer  $a \geq 0$ .
- Examinando as funções características, pode-se provar que um processo de Lévy estável rotacionalmente invariante é auto-semelhante com  $H = 1/\alpha$ .
- Pode-se provar que um processo de Lévy  $X$  é auto-semelhante se e só se cada  $X(t)$  é estritamente estável.

# Subordinadores

- Um subordinador é um processo de Lévy unidimensional que é crescente q.c.
- Subordinador  $\approx$  modelo ateatório da evolução temporal. Se  $T = (T(t), t \geq 0)$  é um subordinador então  $T(t) \geq 0$  q.c. e  $T(t_1) \leq T(t_2)$  q.c. se  $t_1 \leq t_2$ .

## Theorem

Se  $T$  é um subordinador então o seu expoente característico tem a forma

$$\eta_T(u) = i(b, u) + \int_{(0, \infty)} (e^{iux} - 1) \lambda(dx), \quad (3)$$

onde  $b \geq 0$ , e a medida de Lévy  $\lambda$  satisfaz:  $\lambda(-\infty, 0) = 0$  e  $\int_{(0, \infty)} (x \wedge 1) \lambda(dx) < \infty$ .

Reciprocamente, qualquer aplicação  $\eta : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$  da forma (3) é a expoente característica de um subordinador.

- $(b, \lambda)$  dizem-se as características do subordinador  $T$ .

# Subordinadores

- Para cada  $t \geq 0$ , a aplicação  $u \rightarrow E[e^{iuT(t)}]$  pode ser analiticamente continuada para a região  $\{iu, u > 0\}$  e obtemos (transformada de Laplace da distribuição):

$$E[e^{-uT(t)}] = e^{-t\psi(u)},$$

onde

$$\psi(u) = -\eta(iu) = bu + \int_{(0, \infty)} (1 - e^{-ux}) \lambda(dx). \quad (4)$$

- $\psi$  diz-se o expoente de Laplace da distribuição.

# Subordinadores - Poisson

- Processos de Poisson são subordinadores
- Processos de Poisson compostos são subordinadores se e só se as  $Z(n)$ 's são v.a. positivas.

## Subordinadores estáveis

- Pode-se provar (usando o cálculo integral usual) que (se  $0 < \alpha < 1$  e  $u \geq 0$ )

$$u^\alpha = \frac{\alpha}{\Gamma(1-\alpha)} \int_0^\infty (1 - e^{-ux}) \frac{dx}{x^{1+\alpha}}.$$

- Por (4) e considerando as características de proc. de Lévy estáveis, temos que existe um subordinador  $\alpha$ -estável com expoente de Laplace  $\psi(u) = u^\alpha$  e as características de  $T$  são  $(0, \lambda)$  com  $\lambda(dx) = \frac{\alpha}{\Gamma(1-\alpha)} \frac{dx}{x^{1+\alpha}}$ .
- Quando continuamos analiticamente este expoente para obter o expoente caract. de Lévy, obtemos que  $\mu = 0$ ,  $\beta = 1$  e  $\sigma^\alpha = \cos(\alpha\pi/2)$ .
- Exercício: Mostre que existe um subordinador  $\alpha$ -estável com expoente de Laplace  $\psi(u) = u^\alpha$  e as caracterist. de  $T$  são  $(0, \lambda)$  com  $\lambda(dx) = \frac{\alpha}{\Gamma(1-\alpha)} \frac{dx}{x^{1+\alpha}}$ .

# Subordinador de Lévy

- O subordinador  $(\frac{1}{2})$ -estável tem densidade da pela distribuição de Lévy (com  $\mu = 0$  e  $\sigma = \frac{t^2}{2}$ ):

$$f_{T(t)}(s) = \left( \frac{t}{2\sqrt{\pi}} \right) s^{-\frac{3}{2}} \exp\left( \frac{-t^2}{4s} \right).$$

- É possível mostrar que (embora não seja imediato)

$$E \left[ e^{-uT(t)} \right] = \int_0^\infty e^{-us} f_{T(t)}(s) ds = e^{-tu^{\frac{1}{2}}}.$$

- Este subordinador pode ser representado por um tempo de chegada ("hitting time") do mov. Brown.:

$$T(t) = \inf \left\{ s > 0 : B(s) = \frac{t}{\sqrt{2}} \right\}. \quad (5)$$

# Subordinador Gaussiano inverso

- Podemos generalizar o subordinador de Lévy substituindo o mov. Brown. no tempo de chegada por um proc. Gaussiano:  $C(t) = B(t) + \mu t$  e o subordinador Gaussiano inverso é

$$T_\delta(t) = \inf \{ s > 0 : C(s) = \delta t \}$$

onde  $\delta > 0$ .

- Nota:  $t \rightarrow T_\delta(t)$  é a inversa generalizada de um proc. Gaussiano, no sentido em que o proc. Gaussiano descreve o mov. Brown. num instante fixo e o inverso descreve a distribuição do tempo que um Browniano com drift leva a atingir um nível fixo.

# Subordinador Gaussiano inverso

- Usando a teoria de martingalas, é possível mostrar que se  $t, u > 0$ , então

$$E \left[ e^{-uT_\delta(t)} \right] = \exp \left( -t\delta\sqrt{2u + \mu^2} - \mu \right)$$

e  $T(t)$  tem densidade

$$f_{T_\delta(t)}(s) = \frac{\delta t}{\sqrt{2\pi}} e^{\delta t \mu} s^{-\frac{3}{2}} \exp \left[ -\frac{1}{2} (t^2 \delta^2 s^{-1} + \mu^2 s) \right],$$

para  $s, t \geq 0$ .

- Em geral, uma v.a. com densidade  $f_{T_\delta(1)}$  diz-se uma Gaussiana inversa e é representada por  $IG(\delta, \mu)$

# Subordinador Gama

- Seja  $T(t)$  um processo Gama com parâmetros  $a, b > 0$  tal que  $T(t)$  tem densidade

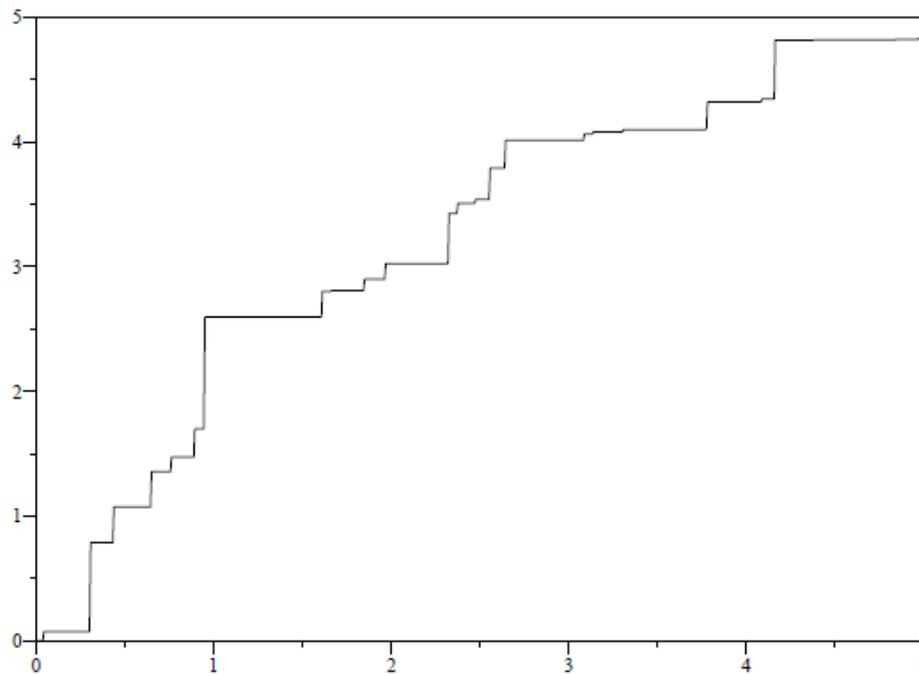
$$f_{T(t)}(x) = \frac{b^{at}}{\Gamma(at)} x^{at-1} e^{-bx}, \quad x \geq 0.$$

- Pode-se mostrar que

$$\begin{aligned} \int_0^\infty e^{-ux} f_{T(t)}(x) dx &= \left(1 + \frac{u}{b}\right)^{-at} = \exp \left( -t \log \left(1 + \frac{u}{b}\right) \right) \\ &= \exp \left( -t \int_0^\infty (1 - e^{-ux}) a x^{-1} e^{-bx} dx \right). \end{aligned}$$

- Portanto, por (4),  $T(t)$  é um subordinador com  $b = 0$  e  $\lambda(dx) = ax^{-1} e^{-bx} dx$

# Simulação de subordinador Gama



## Transformações temporais

- Aplicação importante dos subordinadores: transformações temporais!
- Seja  $X$  um proc. de Lévy e  $T$  um subordinador independente de  $X$ . Seja

$$Z(t) = X(T(t)).$$

### Theorem

$Z$  é um processo de Lévy

**Dem:** ver Applebaum, pág. 56-58

### Proposition

$$\eta_Z = -\psi_T \circ (-\eta_X).$$



# Transformações temporais

**Proof:** Seja  $p_{T(t)}$  a distribuição associada ao subordinador  $T(t)$ . Então

$$\begin{aligned}
 E \left[ e^{i\eta_Z(t)(u)} \right] &= E \left( e^{i(u, X(T(t)))} \right) \\
 &= \int E \left( e^{i(u, X(T(s)))} \right) p_{T(t)}(ds) \\
 &= \int E e^{s\eta_X(u)} p_{T(t)}(ds) \\
 &= E \left[ e^{-(-\eta_X(u))T(t)} \right] \\
 &= e^{-t\psi_T(-\eta_X(u))}. \quad \blacksquare
 \end{aligned}$$

## Mov. Browniano e mov. (2 alfa)-estável

- Seja  $T$  um subordinador  $\alpha$ -estável (com  $0 < \alpha < 1$ ) e  $X$  um Browniano com covariância  $A = 2I$ , independente de  $T$ . Então

$$\psi_T(s) = s^\alpha, \quad \eta_X(u) = -|u|^2$$

e, pela proposição,

$$\eta_Z(u) = -|u|^{2\alpha}$$

$Z$  é um processo  $2\alpha$ -estável.

- Se  $d = 1$  e  $T$  é o subordinador de Lévy, então  $Z$  é o processo de Cauchy e cada  $Z(t)$  tem uma distribuição de Cauchy simétrica com  $\mu = 0$  e  $\sigma = 1$ .
- Além disso, por (5), o processo de Cauchy pode ser construído a partir de 2 Brownianos independentes.

# O processo "variance-gamma"

- Seja  $Z(t) = B(T(t))$ , onde  $T$  é subordinador Gama e  $B$  é mov. Browniano. Então, o proc. de Lévy  $Z$  chama-se proc. "variance-gamma"
- substituímos a variância de  $B$  por v.a. Gama.
- Então:

$$\Phi_{Z(t)}(u) = E \left[ e^{uiZ(t)} \right] = \left( 1 + \frac{u^2}{2b} \right)^{-at},$$

onde  $a$  e  $b$  são os parâmetros do proc. Gama.

- Exercício: prove este resultado.

# O processo "variance-gamma"

- Manipulando funções características, pode-se mostrar que:

$$Z(t) = G(t) - L(t)$$

onde  $G$  e  $L$  são subordinadores gama independentes com parâmetros  $\sqrt{2b}$  e  $a$  (diferença de "ganhos" e "perdas" independentes).

- Partindo desta representação, pode-se mostrar que  $Z(t)$  tem a densidade de Lévy:

$$g_\nu(x) = \frac{a}{|x|^{1+\nu}} \left( e^{\sqrt{2b}x} \chi_{(-\infty,0)}(x) + e^{-\sqrt{2b}x} \chi_{(0,\infty)}(x) \right),$$

$$a > 0.$$

# Modelo CGMY

- O modelo CGMY (Carr, Geman, Madan, Yor) é uma generalização do "variance-gamma", com densidade de Lévy:

$$g_\nu(x) = \frac{a}{|x|^{1+\alpha}} \left( e^{b_1 x} \chi_{(-\infty, 0)}(x) + e^{-b_2 x} \chi_{(0, \infty)}(x) \right),$$

$$a > 0, 0 \leq \alpha < 2, b_1, b_2 \geq 0.$$

- Quando  $b_1 = b_2 = 0$ , obtemos processos de Lévy estáveis.
- A exponencial atenua efeitos dos saltos grandes.

## Processo Gaussiano normal inverso (NIG)

- Seja  $Z(t) = C(T(t)) + \mu t$  com  $C(t) = B(t) + \beta t$  e  $T$  um subordinador Gaussiano inverso. Seja  $\alpha$  tal que  $\alpha^2 \geq \beta^2$ . Então  $Z$  depende de 4 parâmetros e tem função característica ( $\delta > 0$ ):

$$\Phi_{Z(t)}(\alpha, \beta, \delta, \mu)(u) = \exp \left[ \delta t \left( \sqrt{\alpha^2 - \beta^2} - \sqrt{\alpha^2 - (\beta + iu)^2} \right) + i\mu t u \right]$$

- $Z(t)$  tem densidade

$$f_{Z(t)}(x) = C(\alpha, \beta, \delta, \mu; t) q \left( \frac{x - \mu t}{\delta t} \right)^{-1} K_1 \left( \delta t \alpha q \left( \frac{x - \mu t}{\delta t} \right) \right) e^{\beta x},$$

onde  $q(x) = \sqrt{1 + x^2}$ ,  $C(\alpha, \beta, \delta, \mu; t) = \pi^{-1} \alpha e^{\delta t \sqrt{\alpha^2 - \beta^2} - \beta \mu t}$  e  $K_1$  é uma função de Bessel do 3º tipo.

-  Applebaum, D. (2004). Lévy Processes and Stochastic Calculus. Cambridge University Press. - (Section 1.3)
-  Applebaum, D. (2005). Lectures on Lévy Processes, Stochastic Calculus and Financial Applications, Ovronnaz September 2005, Lecture 1 in <http://www.applebaum.staff.shef.ac.uk/ovron1.pdf>
-  Cont, R. and P. Tankov (2003). Financial modelling with jump processes - (Sections 3.1-3.7, pages 67-95).