

Universidade Federal do Pará  
Instituto de Tecnologia -ITEC  
Disciplina: IA Bio-Inspirada e Otimização.

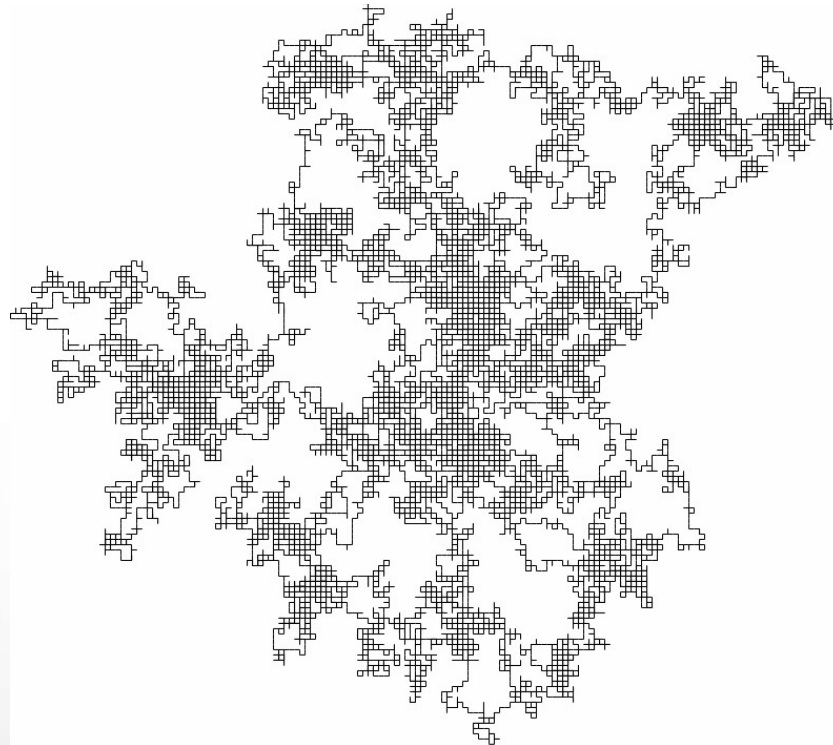


# Random Walks e Lévy Flights

Profa: Jasmine Araújo.  
Prof: Glauco.

# Sumário

- Random Variables
- Random Walks
- Lévy Distribution and Lévy Flights
- Otimização com Cadeias de Markov



# Random Variables



- Na aula anterior vimos que a aleatoriedade tem um papel importante na exploração(diversificação) e na “explotação”(intensificação).
- A essência da aleatoriedade é o passo aleatório ou random walks.
- Alguns “insights” de como as metaheurísticas se comportam será visto daqui em diante.

# Random Variables



- Variáveis aleatórias podem ser consideradas como uma expressão nas quais o valor é a realização ou saída dos eventos associados com um processo aleatório, tais como, o nível de ruído da rua.
- Os valores das variáveis aleatórias são reais, embora algumas variáveis tais como o número de carros na rua pode somente assumir valores discretos e tais variáveis são chamadas de variáveis aleatórias discretas.
- Se uma variável aleatória tais como o ruído em um local particular pode ter alguns valores reais em um intervalo, isso é chamado de contínuo.
- Se uma variável aleatória pode ter ambos os valores discreto e contínuo, é chamado de misto.
- As variáveis aleatórias mapeiam eventos a números reais: sample space.

# Random Variables



- Para cada variável aleatória, uma função densidade de probabilidade pode ser usado para expressar sua distribuição de probabilidade.
- Ex: número de chamadas por minuto e o número de usuários de um web server por dia (distribuição de Poisson)

$$\bullet p(n; \lambda) = \frac{\lambda^n * e^{-\lambda}}{n!}$$

- $(n = 0, 1, 2, \dots)$
- $e$
- $\lambda > 0$  é um parâmetro que denota a média ou
- expectativa de ocorrência de um evento
- durante um intervalo

# Random Variables

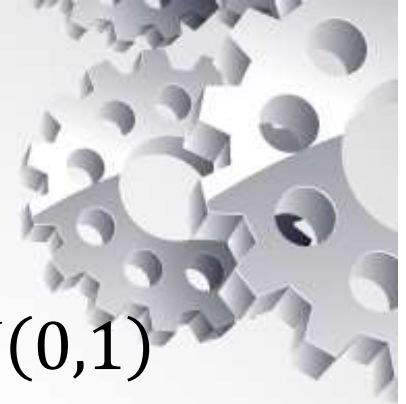


- Diferentes variáveis aleatórias terão diferentes distribuições.
- A distribuição gaussiana ou normal é a distribuição mais popular, porque muitas variáveis físicas incluem intensidade de luz, erros e incertezas em medições e muitos outros processos que obedecem a distribuição normal.

- $$f(x, \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad -\infty < x < \infty$$

- onde  $\mu$  é a média e  $\sigma > 0$  é o *desvio padrão*.
- Essa distribuição normal é frequentemente escrita como 
$$N(\mu, \sigma^2)$$

# Random Variables



No caso quando  $\mu = 0$  e  $\sigma = 1$

*é chamada de distribuição normal padrão,  $N(0,1)$*

Outra importante distribuição é a chamada distribuição de Lévy.

A distribuição de Lévy é uma distribuição da soma de  $N$  variáveis aleatórias distribuídas identicamente e independentemente cuja transformada de Fourier assume a seguinte forma:

$$F_N(k) = e^{-N|k|^\beta}$$



# Random Variables

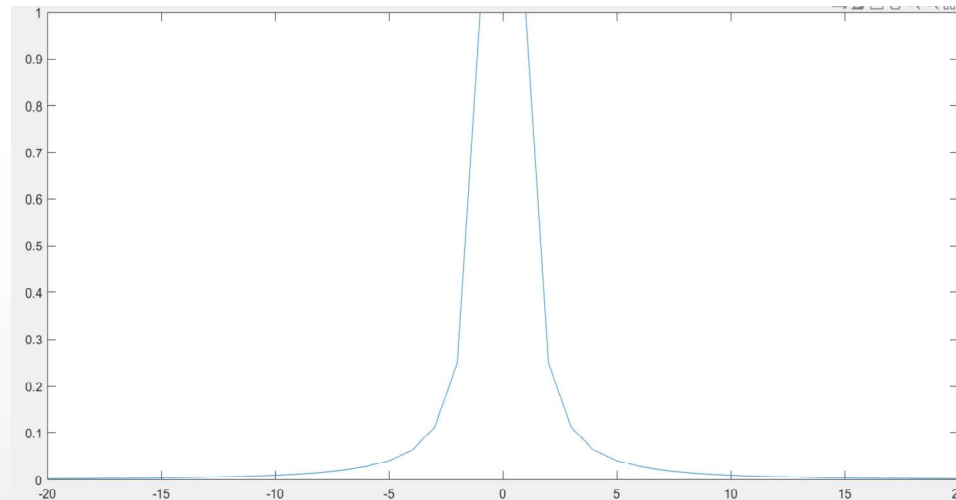
- Para obter a distribuição real  $L(s)$  não é simples, pois a integral
- $$L(s) = \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} \cos(\tau s) e^{-\alpha \tau^{\beta}} d\tau, \quad (0 < \beta \leq 2)$$
- não tem forma analítica, exceto para poucos casos especiais.
- Essa integral é chamada de distribuição de Lévy com um índice  $\beta$ .
- Valores de  $\alpha=1$ , serve para a maior parte das aplicações.
- Valores de  $\beta=1$  (distribuição de Cauchy) e  $\beta=2$  (distribuição normal, movimento Browniano)



# Random Variables



- A integral
- $L(s) = \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} \cos(\tau s) e^{-\alpha \tau^{\beta}} d\tau, \quad (0 < \beta \leq 2)$
- pode ser descrita como uma série assintótica e sua principal ordem aproximada para o comprimento do vôo resulta em uma distribuição de lei de potência:
  - $L(s) \sim |s|^{-1-\beta}$



# Random Walks



Um passeio aleatório ou random walk é um processo aleatório o qual consiste em pegar uma série consecutiva de passos aleatórios como:

$$S_N = \sum_{i=1}^N X_i = X_1 + \dots + X_N,$$

onde  $X_i$  é um passo aleatório extraído de uma distribuição aleatória. Pode ser reescrito como:

$$S_N = \sum_{i=1}^{N-1} X_i + X_N = S_{N-1} + X_N ,$$

Isso significa que o próximo estado  $S_N$  somente dependerá do estado atual  $S_{N-1}$  e do movimento ou transição  $X_N$  do estado existente para o próximo estado.

O tamanho ou comprimento do passo pode ser fixo ou variável.

Aplicações: física, economia, estatística, ciência da computação, ciência ambiental e engenharia.

# Random Walks



- Considere um exemplo, o caminhar de uma pessoa embriagada em uma rua, a cada passo ele pode ir para frente ou para trás, isso forma um random walk em uma dimensão.
- Se essa pessoa embriagada anda em um campo de futebol, ele pode andar em alguma direção aleatoriamente, isso se chama random walk em 2D.
- Simplificando a função, um passo aleatório pode ser descrito pela seguinte equação:

$$S_{t+1} = S_t + w_t$$

- onde  $S_t$  é a localização atual ou estado em  $t$ , e  $w_t$  é um passo ou variável aleatória com uma distribuição conhecida.

# Random Walks

- Se cada passo ou pulo é realizado no espaço  $n$ -dimensional então ele se torna um random walk em dimensões mais altas.
- O tamanho ou comprimento do passo pode variar de acordo com uma distribuição bem conhecida.
- Se o passo obedece a distribuição gaussiana, o random walk se torna no movimento browniano.



Figure 2.1: Brownian motion in 2D: random walk with a Gaussian step-size distribution and the path of 50 steps starting at the origin  $(0, 0)$  (marked with  $\bullet$ ).

# Random Walks



- Quando o número de passos  $N$  aumenta, segundo o teorema do limite central isso implica que o random walk deveria se aproximar de uma distribuição gaussiana.
- A média das localizações das partículas é obviamente zero, sua variância aumentará linearmente com  $t$ .
- No espaço  $n$ -dimensional, a variância dos random walks brownianos pode ser escrita como:

$$\bullet \quad \sigma^2(t) = |v_0|^2 t^2 + (2dD)t \quad ,$$

- onde  $v_0$  é a velocidade drift do sistema
- $D = \frac{s^2}{2\tau}$  é o coeficiente de difusão efetiva que está relacionado ao comprimento do passo  $s$  sobre um intervalo de tempo  $\tau$  durante cada pulo ou salto.

# Random Walks



- O movimento Browniano segue então a distribuição gaussiana com média zero e variância dependente do tempo:
- $B(t) \sim N(0, \sigma^2(t))$  o símbolo  $\sim$  é de seguir, obedecer
- Um processo de difusão pode ser visto como uma série de movimento browniano e o movimento obedece a distribuição gaussiana.
- Por esta razão, a difusão padrão é frequentemente chamada de difusão gaussiana.

# Random Walks

- Se o movimento em cada passo é não Gaussiano então a difusão é chamada de difusão não-Gaussiana.
- Se o comprimento do passo obedece a outra distribuição teremos que tratar com um random walk mais geral.
- Um caso muito especial acontece quando o comprimento do passo obedece a distribuição de Lévy, tal random walk é chamado de Lévy flights ou Lévy Walk.



# Lévy Distribution e Lévy Flights

- Lévy flights são um passo aleatório cujo comprimento do passo é retirado da distribuição de Lévy.
- Frequentemente em termos de uma fórmula simples da lei de potência:

$$\bullet \quad L(s) \sim |s|^{-1-\beta}$$

- onde  $0 < \beta \leq 2$ ,
- Uma versão simples da distribuição de Lévy pode ser definida como:

$$\bullet \quad L(s, \gamma, \mu) = \begin{cases} \sqrt{\frac{\gamma}{2\pi}} e^{-\frac{\gamma}{2(s-\mu)}} \frac{1}{(s-\mu)^{3/2}}, & 0 < \mu < s < \infty \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$



# Lévy Distribution e Lévy Flights

- Onde  $\mu > 0$  é um passo mínimo e  $\gamma$  é um parâmetro escalar.
- Quando  $s \rightarrow \infty$ , temos um caso especial da distribuição de Lévy:

- $$L(s, \gamma, \mu) \approx \sqrt{\frac{\gamma}{2\pi}} \frac{1}{s^{3/2}}$$

- Em termos de transformada de Fourier:
- $F(k) = e^{-[\alpha|k|^\beta]}, \quad 0 < \beta \leq 2$
- onde  $\alpha$  é um parâmetro escalável.
- Não há integral inversa simples para essa transformada, há apenas para casos especiais:

# Lévy Distribution e Lévy Flights



- Para o caso de  $\beta = 2$ :

- $F(k) = e^{-\alpha k^2}$ ,

A transformada inversa de fourier corresponde a uma distribuição gaussiana.

- Para o caso de  $\beta = 1$ :

- $F(k) = e^{-\alpha|k|}$ ,

O que corresponde a distribuição de Cauchy.

$$p(x, \gamma, \mu) = \frac{1}{\pi} \frac{\gamma}{\gamma^2 + (x - \mu)^2}$$

onde  $\mu$  é o parâmetro de localização, enquanto  $\gamma$  controla o escalonamento da distribuição.

Para o caso geral, a integral inversa abaixo:

$$L(s) = \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} \cos(ks) e^{-\alpha|k|^2} dk$$

# Lévy Distribution e Lévy Flights



- Pode ser estimada somente quando  $s$  é grande:

$$L(s) \rightarrow \frac{\alpha \beta \Gamma(\beta) \sin \frac{\pi \beta}{2}}{\pi |s|^{(1+\beta)}}$$

- com  $s \rightarrow \infty$
- A função Gamma é definida como:
  - $\Gamma(z) = \int_0^{\infty} t^{(z-1)} e^{-t} dt$

Quando  $z=n$  é um inteiro a função gama:

$$\Gamma(n) = (n-1)!$$

# Lévy Distribution e Lévy Flights



- Lévy Flights são mais eficientes do que os passeios aleatórios brownianos em explorar o desconhecido, um espaço de busca de grande escala.
- Existem muitas razões para explicar essa eficiência e uma delas é devido ao fato de que a variância dos Lévy Flights é:
- $\sigma^2(t) \sim t^{3-\beta}$ ,  $1 \leq \beta \leq 2$ ,
- aumenta muito mais rápido do que o relacionamento linear do random walk browniano ( $\sigma^2(t) \sim t$ )

# Lévy Distribution e Lévy Flights

- Na figura abaixo mostra o percurso de Lévy Flights em 50 passos
- começando de (0,0) com  $\beta=1$ .

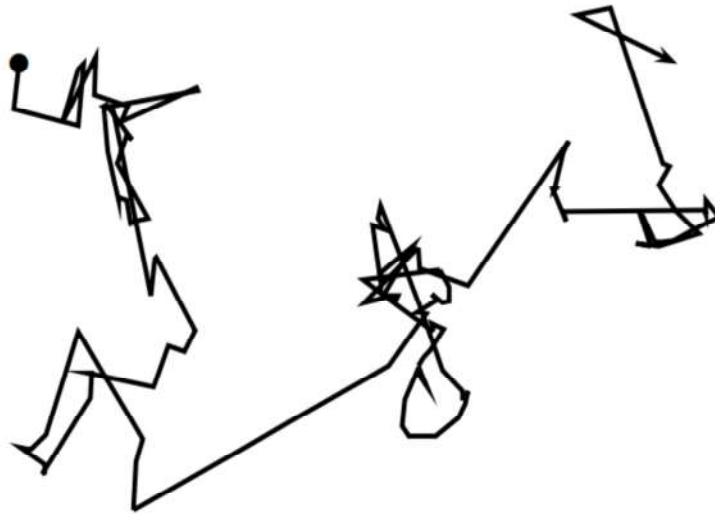


Figure 2.2: Lévy flights in consecutive 50 steps starting at the origin (0,0) (marked with •).

- Do ponto de vista da implementação a geração de números aleatórios com Lévy Flights consiste em dois passos:

# Lévy Distribution e Lévy Flights

A escolha de uma direção aleatória e a geração de passos que obedecem a escolhida distribuição de Lévy.

A geração de uma direção deveria ser definida de uma distribuição uniforme.

A geração de passos é um pouco mais complicada. Existem algumas maneiras mas a mais conhecida o chamado Algoritmo de Mantegna para gerar uma distribuição estável simétrica (passos pode ser positivos e negativos)

Uma variável aleatória  $U$  e sua distribuição de probabilidade pode ser chamada de estável se a combinação linear das suas duas cópias idênticas ( $U_1$  AND  $U_2$ ) obedece a mesma distribuição.

$aU_1 + bU_2$  tem a mesma distribuição de  $cU + d$ ,  $a, b > 0$  e  $c, d \in \mathbb{R}$

se  $d=0$  então é chamado de estritamente estável.

Cauchy, Gaussiano e Lévi são estáveis.

# Lévy Distribution e Lévy Flights



No algoritmo de Mantegna, o comprimento do passo  $s$  pode ser calculado por:

$$s = \frac{u}{|v|^{1/\beta}},$$

$u$  e  $v$  são gerados a partir de distribuições normal que são:

$$u \sim N(0, \sigma_u^2), \quad v \sim N(0, \sigma_v^2)$$

$$\text{onde } \sigma_u = \left\{ \frac{\Gamma(1+\beta) \sin(\pi\beta/2)}{\Gamma[(1+\beta)/2] \beta 2^{(\beta-1)/2}} \right\}^{1/\beta}, \quad \sigma_v = 1.$$

Essa distribuição (para  $s$ ) obedece a distribuição de Lévy esperada para  $|s| \geq |s_0|$  onde  $s_0$  é o menor valor do passo.

Em princípio, o valor do  $|s_0| \gg 0$  mas na realidade pode ser um valor tão sensível como 0.1 até 1.

# Lévy Distribution e Lévy Flights

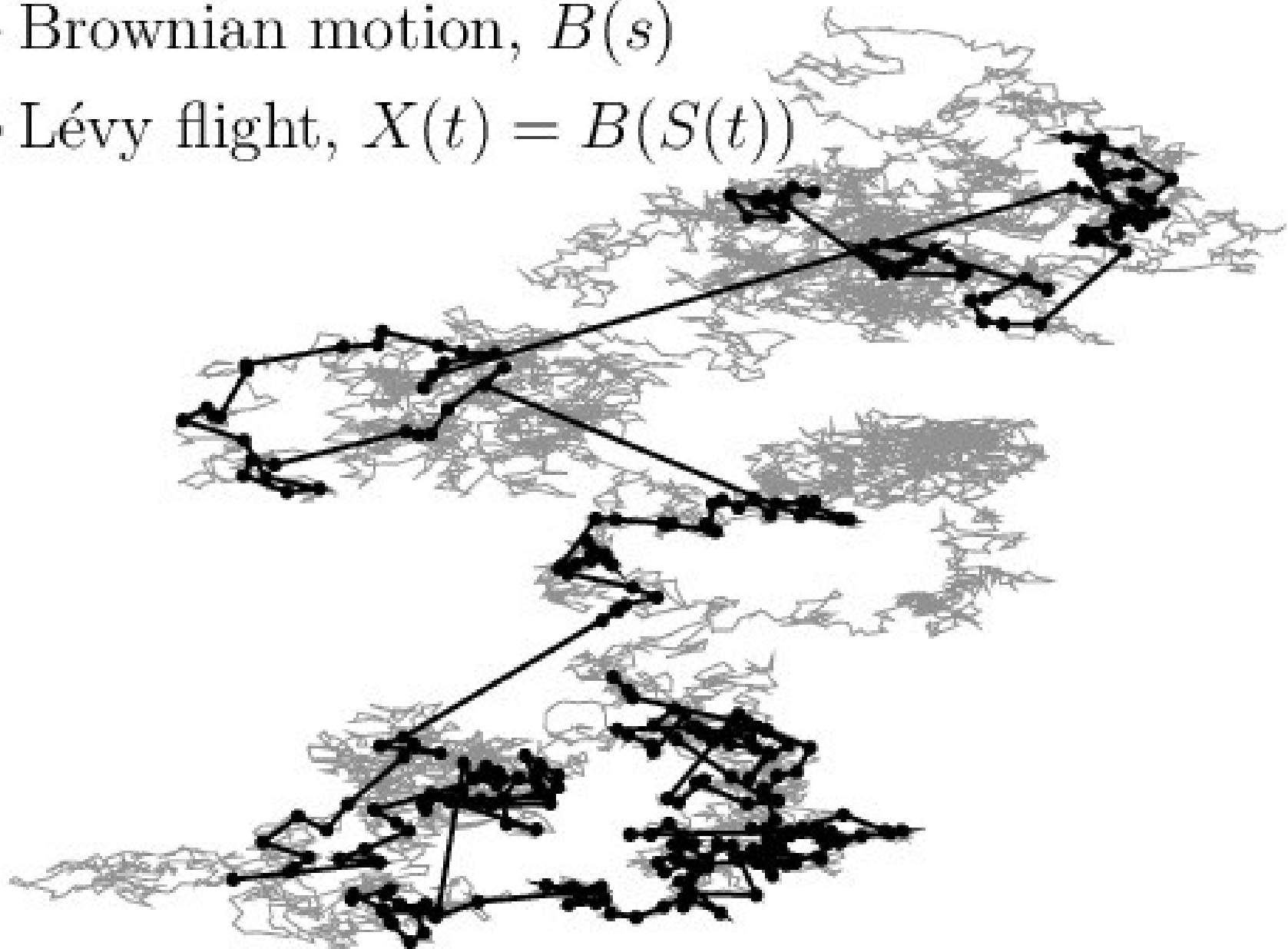


- Estudos mostram que os Lévy Flights podem maximizar a eficiência nas buscas de recursos em ambientes incertos.
- Podem ser observados Lévy Flights em moscas de frutas, macacos aranha, albatrozes.
- Muitos fenômenos físicos como difusão de moléculas fluorescentes, comportamento do resfriamento e ruído poderiam mostrar características dos Lévy Flights sob determinadas condições.



# Lévy Distribution e Lévy Flights

- Brownian motion,  $B(s)$
- Lévy flight,  $X(t) = B(S(t))$



# Bibliografia

- Xin She Yang. Nature Inspired Metaheuristics Algorithm, Luniver Press, 2010.

