

Rozwiązanie standardowego i ułamkowego równania Fokkera-Plancka przy pomocy metody spektralnej

Jakub Koral

**Hubert Woszczek** 

Aleksander Jakóbczyk

### Agenda

Czym jest równanie Opis algorytmu Fokkera-Plancka (FPE)? Rozwiązanie równania Jakie typy dyfuzji wyróżniamy? Fokkera-Plancka Własności metody spektralnej Równanie Fokkera-Plancka dla dla procesu Ornsteina-Uhlenbecka Krótkie podsumowanie projektu procesu Itô 0 Wstep Rozwiązanie FPE Rozwiązanie FFPE Podsumowanie Teoria Ó Funkcje Hermite'a i kwadratura Rozszerzenie metody na Gaussa-Hermite'a ułamkowe równanie Fokkera-Plancka Funkcja Mittaga-Lefflera Macierzowa funkcja Pochodna ułamkowa Caputo Mittaga-Lefflera

Równanie różniczkowe cząstkowe





- Równanie różniczkowe cząstkowe
- Opisuje ewolucję czasową funkcji gęstości prawdopodobieństwa





- Równanie różniczkowe cząstkowe
- Opisuje ewolucję czasową funkcji gęstości prawdopodobieństwa
- Łączy światy probabilistyki i deterministycznych równań różniczkowych





- Równanie różniczkowe cząstkowe
- Opisuje ewolucję czasową funkcji gęstości prawdopodobieństwa
- Łączy światy probabilistyki i deterministycznych równań różniczkowych
- W szczególnych przypadkach istnieją rozwiązania analityczne





- Równanie różniczkowe cząstkowe
- Opisuje ewolucję czasową funkcji gęstości prawdopodobieństwa



- Łączy światy probabilistyki i deterministycznych równań różniczkowych
- W szczególnych przypadkach istnieją rozwiązania analityczne
- Stosowane w naukach przyrodniczych, teorii informacji, teorii grafów, data science, finansach, ekonomii, itp.



## Jakie typy dyfuzji wyróżniamy?

### SUBDYFUZJA

- $\mathbb{E}[(X_t X_0)^2] \propto t^{\alpha}, \quad \alpha < 1$
- Zachodzi w ośrodkach, w których ruch cząsteczek jest szczególnie utrudniony (np. ośrodki porowate lub żele)



## Jakie typy dyfuzji wyróżniamy?

#### SUBDYFUZJA

- $\mathbb{E}[(X_t X_0)^2] \propto t^{\alpha}$ ,  $\alpha < 1$
- Zachodzi w ośrodkach, w których ruch cząsteczek jest szczególnie utrudniony (np. ośrodki porowate lub żele)

#### NORMALNA DYFUZJA

- $\mathbb{E}[(X_t X_0)^2] \propto t$ 
  - Zachodzi w standardowych ośrodkach





### Jakie typy dyfuzji wyróżniamy?

### SUBDYFUZJA

- $\mathbb{E}[(X_t X_0)^2] \propto t^{\alpha}$ ,  $\alpha < 1$
- Zachodzi w ośrodkach, w których ruch cząsteczek jest szczególnie utrudniony (np. ośrodki porowate lub żele)

#### NORMALNA DYFUZJA

- $\mathbb{E}[(X_t X_0)^2] \propto t$
- Zachodzi w standardowych ośrodkach

### **SUPERDYFUZJA**

- $\mathbb{E}[(X_t X_0)^2] \propto t^{\alpha}, \quad \alpha > 1$
- Zachodzi w ośrodkach turbulentnych







## Równanie Fokkera-Plancka dla procesu Itô

Będziemy rozważać klasę FPE odpowiadających procesowi Itô

$$\begin{cases} dX_t = \mu(X_t, t)dt + \sigma(X_t, t)dW_t, \\ X_{t_0} = X_0, \end{cases}$$

gdzie  $W_t$  to proces Wienera (in. ruch Browna). Ewolucja rozkładu prawdopodobieństwa f(x,t) związanego z tym procesem stochastycznym spełnia następujące FPE

$$\partial_t f(x,t) = -\partial_x \Big( \mu(x,t) f(x,t) \Big) + \frac{1}{2} \partial_{xx} \Big( a(x,t) f(x,t) \Big),$$

gdzie 
$$\sigma(X_t, t) = \sqrt{a(X_t, t)}$$
.

### Funkcje Hermite'a

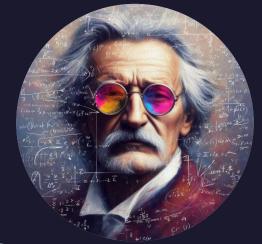
Wielomiany Hermite'a to znany ciąg wielomianów ortogonalnych zadanych wzorem rekurencyjnym:

$$H_{n+1}(x) = 2xH_n(x) - 2nH_{n-1}(x), \qquad n \ge 1,$$

z początkowymi wielomianami  $H_0(x) = 1$ ,  $H_1(x) = 2x$ . Natomiast funkcje Hermite'a definiuje się jako:

$$\widetilde{H}_n(x) = \frac{1}{\sqrt{2^n n!}} H_n(\alpha x) w_{\alpha}^{-1}(x),$$

gdzie  $w_{\alpha}(x) = e^{\alpha^2 x^2}$  jest funkcją ważącą.





## Funkcje Hermite'a – dlaczego i po co?

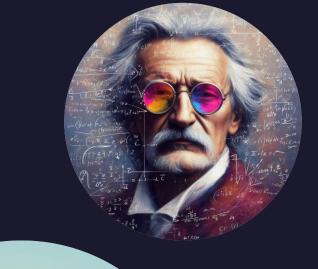
Zauważamy, że zbiór funkcji  $\{\widetilde{H}_n(x), n \geq 1\}$  definiują  $L^2_{w_\alpha}(\mathbb{R})$ -ortogonalną przestrzeń, dla tego dla każdego y z tej przestrzeni możemy zapisać

$$y(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \hat{y}_n \widetilde{H}_n(x),$$

ze współczynnikami  $\hat{y}_n$  zadanymi wzorem

$$\hat{y}_n = \int_{\mathbb{R}} y(x) \, \widetilde{H}_n(x) w_\alpha(x) \, dx, \qquad n \ge 0.$$

Użyjemy tego do przybliżenia warunku początkowego.





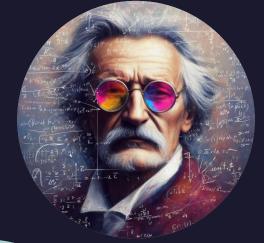
### Kwadratura Gaussa-Hermite'a

Całki, które musimy policzyć, aby uzyskać współczynniki  $\hat{y}_n$  nie zawsze są proste! Dlatego je również przybliżymy przy pomocy kwadratury Gaussa-Hermite'a.

$$\int_{\mathbb{R}} e^{-x^2} f(x) dx \approx \sum_{i=1}^n w_i f(x_i),$$

gdzie  $x_i$  są pierwiastkami wielomianu Hermite'a n-tego stopnia. Wagi  $w_i$  dane są wzorami

$$w_i = \frac{2^{n-1}n!\sqrt{\pi}}{n^2[H_{n-1}(x_i)]^2}.$$





### Funkcja Mittaga-Lefflera

Funkcja Mittaga-Lefflera  $E_{\nu,\theta}$  to funkcja specjalna, która zależy od dwóch zespolonych parametrów  $\nu$  i  $\theta$ . Można ją zdefiniować poprzez następujący szereg, jeśli  $\text{Re}(\nu) > 0$ :

$$E_{\nu,\theta}(z) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{z^k}{\Gamma(\nu k + \theta)}.$$

Gdy  $\theta=1$ , stosujemy skrócony zapis  $E_{\nu}(z)=E_{\nu,1}(z)$ . Warto również odnotować, że dla  $\nu=1$  otrzymujemy funkcję  $e^z$ .



## Pochodna ułamkowa Caputo

Pochodne ułamkowe stanowią uogólnienie pojęcia pochodnych n-tego rzędu na rząd rzeczywisty. Jedną z możliwych form pochodnej ułamkowej jest pochodna Caputo. Definiuje się ją jako

$$D_t^{\nu} f(t) = \frac{1}{\Gamma(n-\nu)} \int_0^t (t-\tau)^{n-\nu-1} f^n(\tau) d\tau,$$

$$n = [\nu].$$



### Opis algorytmu

Rozważmy FPE odpowiadający procesowi Ornsteina-Uhlenbecka i dla prostoty przyjmijmy, że  $\mu(x,t)=\gamma x+u$  i a(x,t)=2c, gdzie  $\gamma<0$  i u,c>0 są stałymi. W takim przypadku FPE ma formę

$$\begin{cases} \partial_t f(x,t) = -\partial_x \big( (\gamma x + u) f(x,t) \big) + c \partial_{xx} f(x,t), & (x,t) \in \mathbb{R} \times (0,T); \\ f(x,0) = \rho(x), & x \in \mathbb{R}. \end{cases}$$

Zatem gęstość f(x,t) i warunek początkowy  $\rho(x)$  są przybliżane w przestrzeni funkcji Hermite'a poprzez

$$f(x,t) = \sum_{n=0}^{\infty} \hat{f}_n(t)\widetilde{H}_n(x), \qquad \rho(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \hat{f}_n^0\widetilde{H}_n(x),$$

gdzie  $\hat{f}_n^0 = \int_{\mathbb{R}} y(x) \tilde{H}_n(x) w_{\alpha}(x) dx$ ,  $n \ge 0$ .

### Opis algorytmu (2)

Wprowadzając rozwinięcie w przestrzeni Hermite'a  $\mathrm{span}\{\widetilde{H}_n(x), n \geq 0\}$  do naszego zagadnienia otrzymujemy

$$\frac{d}{dt}\hat{f}_{n}(t) = n\gamma\hat{f}_{n}(t) + \alpha u\sqrt{2u}\hat{f}_{n-1}(t) + (\gamma + 2\alpha^{2}c)\sqrt{n(n-1)}\hat{f}_{n-2}(t),$$

dla  $\hat{f}_{-1}(t) = \hat{f}_{-2}(t) \equiv 0$ . Jest to nieskończony układ równań. Zatem musimy go zdyskretyzować

$$[\hat{f}_0(t), \hat{f}_1(t), \dots] \approx [\hat{f}_{\Delta,0}(t), \hat{f}_{\Delta,1}(t), \dots, \hat{f}_{\Delta,N}(t)].$$

Teraz nasze zagadnienie wygląda następująco

$$\begin{cases} \frac{d}{dt} \hat{f}_{\Delta,n}(t) = n\gamma \hat{f}_{\Delta,n}(t) + \alpha u \sqrt{2u} \hat{f}_{\Delta,n-1}(t) + (\gamma + 2\alpha^2 c) \sqrt{n(n-1)} \hat{f}_{\Delta,n-2}(t), \\ \hat{f}_{\Delta,n}(0) = \hat{f}_n^0. \end{cases}$$

## Opis algorytmu (3)

Zapisując macierzowo dostajemy

$$\frac{d\hat{f}_{\Delta}}{dt} = M_f \hat{f}_{\Delta}, \quad \text{gdzie } \hat{f}_{\Delta} = \left[\hat{f}_{\Delta,0}(t), \hat{f}_{\Delta,1}(t), \dots, \hat{f}_{\Delta,N}(t)\right]^T$$

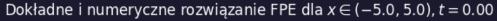
oraz  $M_f$  to macierz trójdiagonalna  $(N+1)\times(N+1)$  zadana wzorem

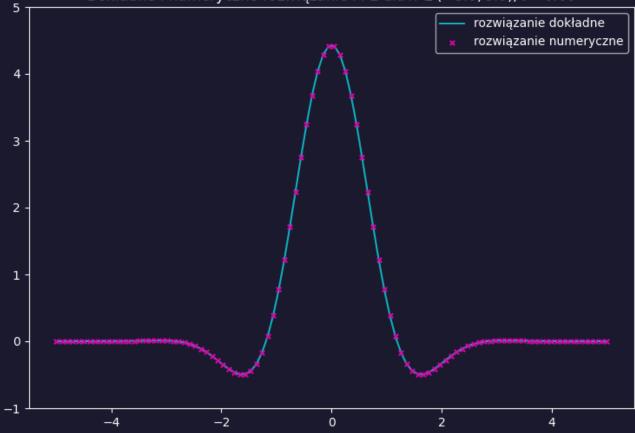
$$(M_f)_{ij} = \begin{cases} n\gamma, & i = j, \\ \alpha u \sqrt{2n}, & i = j+1, \\ (\gamma + 2\alpha^2 c) \sqrt{n(n-1)}, & i = j+2, \\ 0, & \text{poza tym.} \end{cases}$$

Jest to bodaj najprostsze równanie różniczkowe, którego rozwiązaniem jest  $\hat{f}_{\Delta}=e^{M_ft}\hat{f}_n^0$ .

Rozwiązanie FPE dla 
$$f(x, 0) = \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) \left(1 + \cos\left(\frac{\pi x}{2}\right) \exp\left(\frac{\pi^2}{8}\right)\right)$$

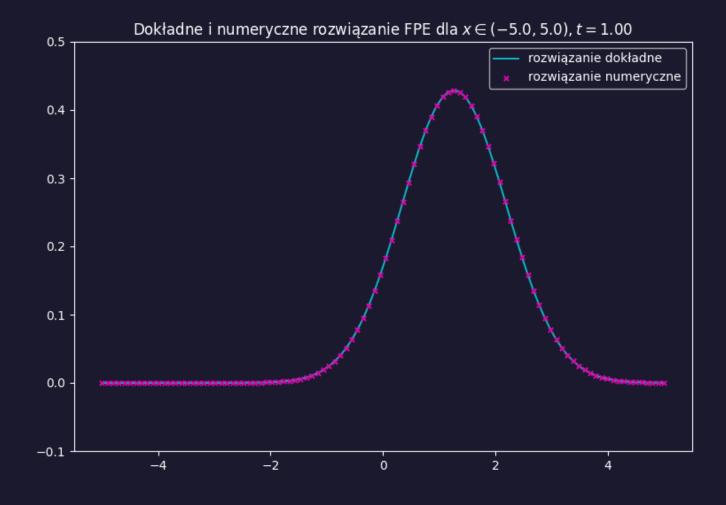






### Rozwiązanie FPE dla $f(x, 0) = \delta(x)$





Rozszerzenie dla ułamkowego

równania Fokkera-Plancka

Rozważmy teraz ułamkowe równanie Fokkera-Plancka (FFPE). Stosując analogiczne rozumowanie, otrzymamy zagadnienie

$$\begin{cases} D_t^{\nu} \hat{f}_{\Delta} = M_f \hat{f}_{\Delta}, \\ \hat{f}_{\Delta}(0) = \hat{f}_n^0, \end{cases}$$

gdzie  $\nu \in (0, 1)$ . Jego rozwiązanie to  $\hat{f}_{\Delta} = E_{\nu}(M_f t^{\nu})\hat{f}_n^0$ , gdzie  $E_{\nu}(\cdot)$  to funkcja Mittaga-Lefflera.

**Problem:** nie istnieje implementacja takiej funkcji na macierze w Pythonie ③



## Macierzowa funkcja Mittaga-Lefflera

### CZEGO NIE ROBIĆ?

Naiwnie można byłoby założyć, że dla  $X \in \mathcal{M}(\mathbb{R})$  wystarczy:

$$E_{\nu}(X) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{X^k}{\Gamma(\nu k + 1)} \approx \sum_{k=0}^{K} \frac{X^k}{\Gamma(\nu k + 1)},$$

Dla odpowiednio dużego K. Nie możemy jednak wziąć zbyt dużego K ze względu na funkcję  $\Gamma$ .

### CO ROBIĆ?

Jeżeli  $X \in \mathcal{M}(\mathbb{R})$  jest diagonalizowalna to możemy zapisać

$$E_{\nu}(X) = P^{-1} \operatorname{diag}\left(E_{\nu}(\vec{\lambda})\right) P,$$

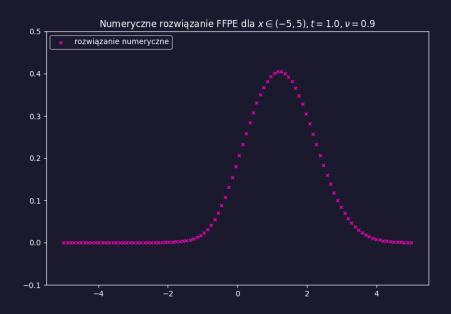
gdzie  $\vec{\lambda}$  to wektor wartości własnych X, diag  $\left( \mathbf{E}_{\nu}(\vec{\lambda}) \right)$  to macierz, której główna przekątna wypełniona jest wartościami  $E_{\nu}(\vec{\lambda})$ , a P to macierz przejścia.

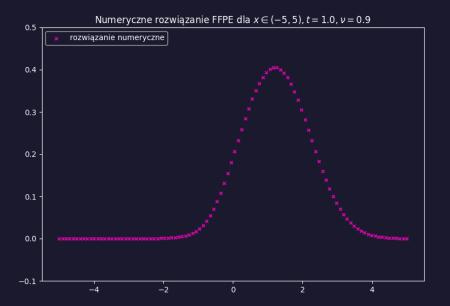


# Macierzowa funkcja Mittaga-Lefflera – wizualizacja problemu

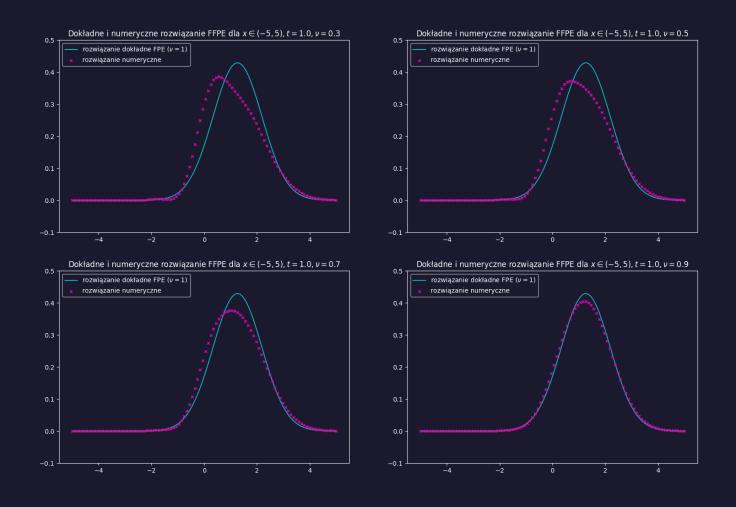
CZEGO NIE ROBIĆ?

CO ROBIĆ?





## Porównanie rozwiązań FPE i FFPE



## Własności metody spektralnej

zachowanie własności rozkładu

$$\int_{\mathbb{R}} f_{\Delta}(x,t) dx = \int_{\mathbb{R}} f_{\Delta}(x,0) dx$$

- zbieżność po czasie i przestrzeni
- stabilność









## Dziękuję za uwagę!



github.com/JakubKoral/FPE