

# 1 Аналитическая часть

## 1.1 Понятие броуновского движения

**Броуновское движение** (иногда называют Брауновское движение) – беспорядочное движение малых частиц, взвешенных в жидкости или газе, происходящее под действием молекул окружающей среды. Исследовано в 1827 г. Броуном (Браун; Brown), который наблюдал в микроскоп движение цветочной пыльцы, взвешенной в воде.

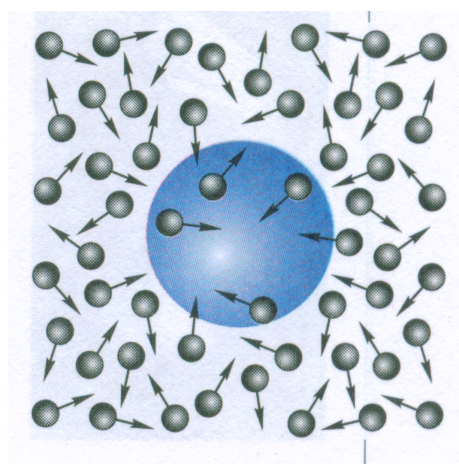


Рисунок 1.1 – Броуновское движение

Частицы размером около 1 мкм и менее совершают неупорядоченные независимые движения, описывая сложные зигзагообразные траектории. Интенсивность броуновского движения не зависит от времени, но возрастает с увеличением температуры, уменьшением вязкости и размеров частиц (независимо от их химической природы.)

Теория броуновского движения была построена независимо друг от друга Эйнштейном и Смолуховским в 1905-1906 гг. Причиной броуновского движения является тепловое движение молекул среды, проявляющееся в некомпенсированных ударах молекул о частицу, т.е. в флуктуациях давления. Эти удары приводят частицу в беспорядочное движение. Если отмечать положения частицы через равные небольшие промежутки времени, то траектория окажется сложной и запутанной.

Как показывают опытные данные, квадрат смещения частицы из начального положения в проекции на любую ось  $\langle x^2 \rangle$  за время наблюдения  $\tau$ , в

отсутствие внешних сил определяется выражением  $\langle x^2 \rangle = 2D\tau$ , где коэффициент диффузии броуновской (сферической) частицы  $D = \frac{kT}{6\pi\eta a}$ ,  $a$  – радиус частицы,  $\eta$  – коэффициент вязкости.

При описании броуновского движения частицы в одномерном случае можно считать, что на частицу действует сила случайная сила, среднее значение которой равно нулю  $\langle F_x \rangle = \lim_{t \rightarrow \infty} \left\{ \frac{1}{t} \int_0^t F_x dt \right\} = 0$  и сила сопротивления  $F_c = r\dot{x}$ , где  $r$  – коэффициент вязкого трения броуновской частицы в жидкости. Уравнение движения  $m\ddot{x} = F_x - F_c$  при подстановке выражение для силы примет вид

$$m\ddot{x} + r\dot{x} = F_x \quad (1.1)$$

Умножим это уравнение на  $x$  и используем равенство  $x\ddot{x} = \frac{d(x\dot{x})}{dt} - \dot{x}^2$

$$m \frac{d(x\dot{x})}{dt} - m\dot{x}^2 + rx\dot{x} = xF_x \quad (1.2)$$

Проведем усреднение по времени

$$m \left\langle \frac{d(x\dot{x})}{dt} \right\rangle - m \langle \dot{x}^2 \rangle + r \langle x\dot{x} \rangle = \langle xF_x \rangle \quad (1.3)$$

Тогда  $\langle xF_x \rangle = \lim_{t \rightarrow \infty} \left\{ \frac{1}{t} \int_0^t xF_x dt \right\} = \lim_{t \rightarrow \infty} \left\{ x \frac{1}{t} \int_0^t F_x dt - \frac{1}{t} \int_0^t \left( \int_0^t F_x dt \right) \dot{x} dt \right\} = 0$ .  
Для одномерного движения по теореме о распределении энергии по степеням свободы  $\frac{m \langle \dot{x}^2 \rangle}{2} = \frac{kT}{2}$

Заменяем  $\left\langle \frac{d(x\dot{x})}{dt} \right\rangle = \frac{d \langle x\dot{x} \rangle}{dt}$  и получаем уравнение  $m \frac{d \langle x\dot{x} \rangle}{dt} + r \langle x\dot{x} \rangle = kT$ , откуда

$$\langle x\dot{x} \rangle = \frac{kT}{r} (1 - e^{-\frac{m}{r}t}) \quad (1.4)$$

Для установившегося движения  $\langle x\dot{x} \rangle = \frac{kT}{r}$ . Так как  $x\dot{x} = \frac{1}{2} \frac{d(x^2)}{dt}$ , то  $\frac{d \langle x^2 \rangle}{dt} = \frac{kT}{r}$ . После интегрирования по времени получаем  $\langle x^2 \rangle = \frac{2kT}{r}t$ . Для сферической броуновской частицы, радиус которой равен  $a$ :  $r = 6\pi\eta a$ , поэтому  $D = \frac{kT}{6\pi\eta a}$ .

Полученные выше формулы были экспериментально проверены в 1908 году Перреном, который измерял с помощью микроскопа перемещения броуновских частиц за одинаковые промежутки времени. Ему удалось на основании своих опытов с помощью этих формул определить постоянную Больц-

мана  $k$  и вычислить значение постоянной Авогадро  $N_A$ , совпадающие по величине с их значениями, полученными другими методами.

## 1.2 Моделирование броуновского движения

### 1.2.1 Классическое броуновское движение

Рассмотрим случайный процесс (случайную величину)  $X(t)$ , заданную на отрезке  $[0, T]$ .

*Случайный процесс  $X(t)$*  называется одномерным броуновским движением (или винеровским процессом) на интервале  $[0, T]$ , если он обладает следующими свойствами:

- $X(0) = 0$  почти наверное и  $X(t)$  - почти наверное непрерывная функция на  $[0, T]$
- $X(t)$  - процесс с независимыми приращениями
- $X(t)$  - процесс с приращениями, распределёнными нормально.

Отметим следующие свойства броуновского движения:

- $X(t)$  почти наверное нигде не дифференцируем
- $X(t)$  - марковский процесс (не обладает памятью), т.е. если известна величина  $X(t)$ , то при  $t_1 < t < t_2$  величины  $X(t_1)$  и  $X(t_2)$  независимы.
- Фрактальная размерность графика  $X(t)$  равна 1.5
- Приращение  $X(t)$  обладает свойством статистического самоподобия: для любого  $r > 0$

$$X(t + \Delta t) = \frac{1}{\sqrt{r}}(X(t + r \Delta t) - X(t)) \quad (1.5)$$

- Стационарность приращений: дисперсия приращения зависит только от разности моментов времени

$$D(X(t_2) - X(t_1)) = \sigma^2 |t_2 - t_1| \quad (1.6)$$

- Математическое ожидание приращения равно

$$E(|X(t_2) - X(t_1)|) = \sqrt{\frac{2}{\pi}}\sigma\sqrt{|t_2 - t_1|} \quad (1.7)$$

Для моделирования броуновского движения можно воспользоваться разными алгоритмами. Рассмотрим 3 из них.

Проще всего реализовать дискретную реализацию броуновского движения, рассмотрев последовательность  $x_0 = 0$ ,  $x_{n+1} = x_n + g_n$ , где  $g_n$  - случайная величина, имеющая нормальное распределение (например,  $N(0, 1)$ ).

```

1: array[N]
2: array[0]  $\leftarrow$  0
3: for i = 1,..., N do
4:   array[i + 1]  $\leftarrow$  array[i] + randomNormal(0, 1)
5: end for

```

## 1.2.2 Алгоритм срединных смещений

Метод случайного срединного смещения основан на работах Н.Виннера , он более сложен, чем метод из предыдущего параграфа, однако используется для конструктивного доказательства существования броуновского движения, а также для построения фрактальной интерполяции (когда необходимо чтобы кривая проходила через заданные точки интерполяции). Метод также может быть обобщен на случай  $n$ -мерных броуновских движений.

Алгоритм случайного срединного смещения вычисляет значения  $X(t)$  в диадических рациональных точках вида  $\frac{k}{2^n} \in [0, 1]$ . Последовательно вычисляются значения в середине отрезка  $[0, 1]$ , а затем в серединах отрезков  $[0, \frac{1}{2}]$  и  $[\frac{1}{2}, 1]$  и т.д. На каждом шаге итерации должен выполняться закон дисперсии для приращения (1.9) в вычисленных точках. Параметр  $\sigma$  определяет масштаб по вертикальной оси, не влияя на фрактальную размерность графика.

### Броуновское движение методом срединного смещения (1)

Вход:  $N, \sigma$  //  $N$  - число шагов алгоритма, при этом всего  $2^N + 1$  точек интерполяции,  $\sigma$  - параметр вертикального масштаба, коэффициент диспер-

сии

Выход: массив значений  $\{X(\frac{k}{2^N})\}_{k=0}^{2^N}$  // реализация броуновского движения  $X(t)$  на дискретном множестве точек вида  $t_k = \frac{k}{2^N}$ ,  $k \in [0, 2^N]$

- 1:  $X(0) \leftarrow 0$
- 2:  $X(1) \leftarrow \sigma g$  //  $g$  - случайная величина, распределенная нормально с параметрами  $N(0, 1)$
- 3:  $X(\frac{1}{2}) \leftarrow \frac{1}{2}(X(0) + X(1)) + \frac{1}{2}\sigma g$
- 4:  $X(\frac{1}{4}) \leftarrow \frac{1}{2}(X(0) + X(\frac{1}{2})) + \frac{1}{2^{\frac{3}{2}}}\sigma g$
- 5:  $X(\frac{3}{4}) \leftarrow \frac{1}{2}(X(\frac{1}{2}) + X(1)) + \frac{1}{2^{\frac{3}{2}}}\sigma g$
- ...
- 6:  $X(\frac{1}{2^N}) \leftarrow \frac{1}{2}(X(0) + X(\frac{1}{2^{N-1}})) + \frac{1}{2^{(N+1)/2}}\sigma g$
- ...
- 7:  $X(\frac{2^N-1}{2^N}) \leftarrow \frac{1}{2}(X(\frac{2^N-1}{2^{N-1}}) + X(1)) + \frac{1}{2^{(N+1)/2}}\sigma g$

Заметим, что точки  $t_k$  можно последовательно занумеровать номерами  $k$ . При этом если точка имеет вид  $\frac{a}{2^b}$ , то ее номер  $k = a2^{N-b}$ . Укажем алгоритм, в котором точки  $t_k$  пронумерованы эффективно.

## Броуновское движение методом срединного смещения (2)

Вход:  $N, \sigma$  //  $N$  - число шагов алгоритма, при этом всего  $2^N + 1$  точек интерполяции,  $\sigma$  - параметр вертикального масштаба, коэффициент дисперсии

Выход: массив значений  $\{X(\frac{k}{2^N})\}_{k=0}^{2^N}$  // реализация броуновского движения  $X(t)$  на дискретном множестве точек вида  $t_k = \frac{k}{2^N}$ ,  $k \in [0, 2^N]$

- 1:  $X(0) \leftarrow 0$
- 2:  $X(1) \leftarrow \sigma g$  //  $g$  - случайная величина, распределенная нормально с параметрами  $N(0, 1)$
- 3: **for**  $j = 1, \dots, N$  **do**
- 4:     **for**  $i = 1, \dots, 2^{N-1}$  **do**
- 5:          $X((2i-1)2^{N-j}) \leftarrow X((i-1)2^{N-j+1}) + X(i2^{N-j+1}) + \frac{1}{2^{(j+1)/2}}\sigma g$
- 6:     **end for**
- 7: **end for**

### 1.2.3 Фрактальное броуновское движение

Фрактальное броуновское движение (ФБД) уже не является марковским процессом, а обладает некой "памятью". Кроме того, вводя параметр  $0 < H < 1$  можно получить одномерное ФБД размерности  $d = 2 - H$  и двумерное ФБД размерности  $d = 3 - H$ . Заметим, что классическое броуновское движение получается как частный случай при  $H = 0.5$ . Для аппроксимации ФБД нет простого метода, вроде суммирования нормальных случайных величин, как в случае классического броуновского движения. Для аппроксимации ФБД наиболее удобно использовать преобразования Фурье.

Рассмотрим случайный процесс (случайную величину)  $X(t)$ , заданную на отрезке  $[0, T]$ .

*Случайный процесс  $X(t)$*  называется одномерным фрактальным броуновским движением на интервале  $[0, T]$ , если он обладает следующими свойствами:

- $X(0) = 0$  почти наверное и  $X(t)$  - почти наверное непрерывная функция на  $[0, T]$
- $X(t)$  - процесс с приращениями, распределенными нормально

Отметим следующие свойства фрактального броуновского движения:

- $X(t)$  почти наверное нигде не дифференцируем
- Фрактальная размерность графика  $X(t)$  равна  $2 - H$
- Процесс  $x(t)$  не обладает свойством независимости приращений
- Приращение  $X(t)$  обладает свойством статистического самоподобия: для любого  $r > 0$

$$X(t + \Delta t) = \frac{1}{\sqrt{r}}(X(t + r \Delta t) - X(t)) \quad (1.8)$$

- Стационарность приращений: дисперсия приращения зависит только от разности моментов времени

$$D(X(t_2) - X(t_1)) = \sigma^2 |t_2 - t_1|^{2H} \quad (1.9)$$

- Математическое ожидание приращения равно

$$E(|X(t_2) - X(t_1)|) = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma |t_2 - t_1|^H \quad (1.10)$$

## Метод Фурье-фильтрации для построения ФБД

**Теорема 1.** Если  $X(t)$  - ФБД с параметром  $H$ , то его спектральная плотность

$$S(f) \propto \frac{1}{f^{2H+1}} \quad (1.11)$$

Идея метода состоит в следующем. Строится преобразование Фурье для искомого ФБД в частной области, задавая случайные фазы и подбирая амплитуды, удовлетворяющие свойству из Теоремы 1. Затем получаем ФБД во временной области с помощью обратного преобразования Фурье.

Будем моделировать дискретный аналог ФБД, то есть наша цель - получить величины  $\{X_n\}_{n=0}^{N-1}$ , аппроксимирующие ФБД в точках  $n$ . Воспользуемся формулой дискретного преобразования Фурье

$$\hat{X}_n = \sum_{k=0}^{N-1} X_k e^{-2\pi kn/N} \quad (1.12)$$

и обратного дискретного преобразования Фурье

$$X_n = \sum_{k=0}^{N-1} \hat{X}_k e^{2\pi kn/N} \quad (1.13)$$

Далее будем рассматривать только четные значения  $N$ , а для применения метода *быстрого дискретного преобразования Фурье* нужно, чтобы  $N = 2^M$ ,  $M \in \mathbb{N}$ . Метод быстрого дискретного преобразования Фурье реализован во многих системах компьютерной алгебры. Он позволяет сократить вычисления в  $\frac{2N}{\log_2 N}$  раз.

Для того, чтобы получающиеся величины  $X_n$  были вещественными мы наложим условие сопряженной симметрии:

$$\hat{X}_0, \hat{X}_{N/2} \in \mathbb{R}, \hat{X}_n = \hat{X}_{N-n}, n = 1, \dots, N/2 - 1 \quad (1.14)$$

Фильтрация относится к той части моделирования, когда мы заставляем

коэффициенты преобразования Фурье удовлетворять степенному закону из Теоремы 1:

$$|\hat{X}_n|^2 \propto \frac{1}{n^{2H+1}}, n = 1, \dots, N/2 \quad (1.15)$$

Для этого возьмем

$$\hat{X}_n = \frac{ge^{2\pi iu}}{n^{H+0.5}} \quad (1.16)$$

где  $g$  - независимые значения нормально распределенной случайной величины с параметрами  $N(0, 1)$ , а  $u$  - независимые значения равномерно распределенной на отрезке  $[0, 1]$  случайной величины. Оставшиеся коэффициенты вычислим из соотношений 1.15.

Для вычисления искомой аппроксимации ФБД  $\{X_n\}_{n=0}^{N-1}$  применим обратное дискретное преобразование Фурье к набору  $\{\hat{X}_n\}_{n=0}^{N-1}$ .

### Кривая ФБД методом Фурье-фильтрации

Вход:  $H \in (0, 1)$ ,  $N = 2^M$ ,  $M \in \mathbb{N}$  //  $H$  - параметр ФБД, размерность графика равна  $d = 2 - H$ ,  $N$  - параметр, определяющий количество точек дискретизации ФБД.

Выход: массив значений  $\{X_n\}_{n=0}^{N-1}$  // дискретная аппроксимация ФБД в последовательные моменты времени  $n$ .

- 1:  $\hat{X}_0 \leftarrow g$
- 2: **for**  $j = 1, \dots, N/2-1$  **do**
- 3:      $\hat{X}_j \leftarrow \frac{ge^{2\pi iu}}{j^{H+0.5}}$
- 4: **end for**
- 5:  $\hat{X}_{N/2} \leftarrow \frac{g \cos(2\pi iu)}{(N/2)^{H+0.5}}$  // Здесь  $\cos$  — вещественная часть комплексной экспоненты  $e$
- 6: **for**  $j = N/2+1, \dots, N-1$  **do**
- 7:      $\hat{X}_j \leftarrow \hat{X}_{N-j}$
- 8: **end for**
- 9:  $X \leftarrow \text{convert}(\hat{X})$  // Вектор  $X = \{X_0, \dots, X_{N-1}\}$  получается обратным дискретным преобразованием Фурье из вектора  $\hat{X} = \{\hat{X}_0, \dots, \hat{X}_{N-1}\}$ .

Для построения аппроксимации двумерного фрактального броуновского



движения методом Фурье-фильтрации используются те же идеи, что и в одномерном случае. Вместо  $\hat{X}_n$  используется  $\hat{X}_{k,j}$ ,  $k, j = \overline{0, N-1}$ , условие Теоремы 1 примет вид:

$$|\hat{X}_{k,j}|^2 \propto \frac{1}{(k^2 + j^2)^{H+1}}, n, k = 1, \dots, N/2 \quad (1.17)$$

мы возьмем

$$\hat{X}_{k,j} = \frac{ge^{2\pi i u}}{(k^2 + j^2)^{H/2+0.5}}, n, k = 1, \dots, N/2 \quad (1.18)$$

Запишем обратное дискретное преобразование Фурье: для  $m, n = \overline{0, N-1}$

$$\begin{aligned} \hat{X}_{m,n} &= \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} \hat{X}_{k,j} e^{-2\pi i \frac{kn+jm}{N}} = \hat{X}_{0,0} + \sum_{k=1}^{N-1} \hat{X}_{k,0} e^{-2\pi i \frac{kn}{N}} + \sum_{j=1}^{N-1} \hat{X}_{0,j} e^{-2\pi i \frac{jm}{N}} + \\ &\sum_{k=1}^{N/2} \sum_{j=1}^{N/2} \hat{X}_{k,j} e^{-2\pi i \frac{kn+jm}{N}} + \sum_{k=\frac{N}{2}+1}^{N-1} \sum_{j=\frac{N}{2}+1}^{N-1} (...) + \sum_{k=1}^{N/2} \sum_{j=\frac{N}{2}+1}^{N-1} (...) + \sum_{k=\frac{N}{2}+1}^{N-1} \sum_{j=1}^{N/2} (...) \end{aligned} \quad (1.19)$$

Из формулы (1.19) следует, что для вещественности всех величин  $X_{m,n}$  достаточно выполнения следующих условий сопряженной симметрии:

$$\hat{X}_{N-k, N-j} = \overline{\hat{X}_{k,j}} \quad k, j = \overline{1, N/2} \quad \hat{X}_{N/2, N/2} \in \mathbb{R} \quad (1.20)$$

$$\hat{X}_{k, N-j} = \overline{\hat{X}_{N-k, j}} \quad k, j = \overline{1, N/2-1} \quad \hat{X}_{0,0} \in \mathbb{R} \quad (1.21)$$

$$\hat{X}_{0, N-j} = \overline{\hat{X}_{0, j}} \quad j = \overline{1, N/2} \quad \hat{X}_{0, N/2} \in \mathbb{R} \quad (1.22)$$

$$\hat{X}_{N-k, 0} = \overline{\hat{X}_{k, 0}} \quad k = \overline{1, N/2} \quad \hat{X}_{N/2, 0} \in \mathbb{R} \quad (1.23)$$

Условия (1.22)-(1.23) обеспечивают вещественность первых двух сумм, а условия (1.20)-(1.21) - оставшихся четырех сумм.

## Поверхность ФБД методом Фурье-фильтрации

Вход:  $H \in (0, 1)$ ,  $N = 2^M$ ,  $M \in \mathbb{N}$  //  $H$  - параметр ФБД, размерность графика равна  $d = 3 - H$ ,  $N$  - параметр, определяющий количество точек

ФБД по каждому из двух измерений.

Выход: массив значений  $\{X_{n,k}\}_{n,k=0}^{N-1}$  // дискретная аппроксимация ФБД на решетке узлов.

```

1: for  $j, k = 1, \dots, N/2$  do
2:    $\hat{X}_{j,k} \leftarrow \frac{ge^{2\pi iu}}{(j^2+k^2)^{H/2+0.5}}$ 
3:    $\hat{X}_{N-j,N-k} \leftarrow \hat{X}_{j,k}$ 
4: end for
5: for  $k = 1, \dots, N/2 - 1$  do
6:    $\hat{X}_{0,k} \leftarrow \frac{ge^{2\pi iu}}{(k^2)^{H/2+0.5}}$ 
7:    $\hat{X}_{k,0} \leftarrow \frac{ge^{2\pi iu}}{(k^2)^{H/2+0.5}}$ 
8:    $\hat{X}_{0,N-k} \leftarrow \hat{X}_{0,k}$ 
9:    $\hat{X}_{N-k,0} \leftarrow \hat{X}_{k,0}$ 
10: end for
11: for  $j, k = 1, \dots, N/2 - 1$  do
12:    $\hat{X}_{N-j,k} \leftarrow \frac{ge^{2\pi iu}}{((N-j)^2+k^2)^{H/2+0.5}}$ 
13:    $\hat{X}_{j,N-k} \leftarrow \hat{X}_{N-j,k}$ 
14: end for
15:  $\hat{X}_{0,0} \leftarrow 0$ 
16:  $\hat{X}_{N/2,0} \leftarrow \frac{g \cos(2\pi u)}{((N/2)^2)^{H/2+0.5}}$ 
17:  $\hat{X}_{0,N/2} \leftarrow \frac{g \cos(2\pi u)}{((N/2)^2)^{H/2+0.5}}$ 
18:  $\hat{X}_{N/2,N/2} \leftarrow \frac{g \cos(2\pi u)}{(2(N/2)^2)^{H/2+0.5}}$ 
19:  $X \leftarrow \text{convert}(\hat{X})$  // Обратное дискретное преобразование Фурье матрицы
    $\hat{X} = \{X_{j,k}\}_{j,k=0}^{N-1}$ .
```

## Вывод