

Procesy stochastyczne, proste modele i zastosowania

- błądzenie przypadkowe, ruch Browna
- równanie dyfuzji
- stochastyczne równania różniczkowe

Błądzenie przypadkowe w jednym wymiarze: cząstka wykonuje ruch w prawo z prawdopodobieństwem p i w lewo z prawdopodobieństwem q

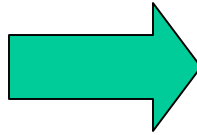
$$\ln p(m, N) = (N + 1/2) \ln N - N - \left(\frac{N+m}{2} + \frac{1}{2} \right) \ln \left[\frac{N}{2} \left(1 + \frac{m}{N} \right) \right] \\ - \left(\frac{N-m}{2} + \frac{1}{2} \right) \ln \left[\frac{N}{2} \left(1 - \frac{m}{N} \right) \right] + \frac{N+m}{2} + \frac{N-m}{2} + \frac{N+m}{2} \ln p \\ + \frac{N-m}{2} \ln q - \frac{1}{2} \ln 2\pi$$

In total **N** steps the position **m** on a 1-dim lattice is achieved with the probability $p(m, N)$: **l** steps have been performed to the left (with probability q) and **r** steps to the right (with probability p)! **r=m+l**, **m+2l=N**

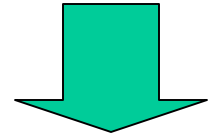
$$m = \langle m \rangle + \delta m = 2Np - N + \delta m$$

$$\frac{N+m}{2} = r = Np + \frac{\delta m}{2},$$

$$\frac{N-m}{2} = l = Nq - \frac{\delta m}{2}$$



By using Stirling's formula



$$\ln N! = \left(N + \frac{1}{2} \right) \ln N - N + \frac{1}{2} \ln 2\pi + O(N^{-1})$$

$$\ln p(m, N) = \left(N + \frac{1}{2} \right) \ln N - \frac{1}{2} \ln 2\pi \\ + \left(Np + \frac{\delta m}{2} \right) \ln p + \left(Nq - \frac{\delta m}{2} \right) \ln q \\ - \left(Np + \frac{\delta m}{2} + \frac{1}{2} \right) \ln \left[Np \left(1 + \frac{\delta m}{2Np} \right) \right] \\ - \left(Nq - \frac{\delta m}{2} + \frac{1}{2} \right) \ln \left[Nq \left(1 - \frac{\delta m}{2Nq} \right) \right] \\ = -\frac{1}{2} \ln(2\pi Npq) - \left(Np + \frac{\delta m}{2} + \frac{1}{2} \right) \ln \left(1 + \frac{\delta m}{2Np} \right) \\ - \left(Nq - \frac{\delta m}{2} + \frac{1}{2} \right) \ln \left(1 - \frac{\delta m}{2Nq} \right)$$

Expanding the logarithm,

$$\ln(1 \pm x) = \pm x - \frac{1}{2}x^2 + O(x^3)$$

yields

$$\ln p(m, N) = -\frac{1}{2} \ln(2\pi Npq) - \frac{1}{2} \frac{(\delta m)^2}{4Npq} - \frac{\delta m(q-p)}{4Npq}$$

We want to approximate the distribution in its center and up to fluctuations around the mean value, so we can neglect the last term in the above equation for

$$p(m, N) \rightarrow \frac{2}{\sqrt{2\pi 4Npq}} \exp\left[-\frac{1}{2} \frac{(\delta m)^2}{4Npq}\right]$$

$$\sigma^2 = 4Npq$$

$$(\delta m)^2 = O(\sigma^2)$$

$$\frac{\delta m(q-p)}{4Npq} = O((Np)^{-1/2})$$

Continuum limit...

Probability of finding a random walker in an interval of width $2\Delta x$ around a position x at time t .

We require now:

$$\Delta x \rightarrow 0, \Delta t \rightarrow 0$$

$$2pq \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t} = D = \text{const}$$

$$p(x, t) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi 2Dt}} \exp\left[-\frac{1}{2} \frac{(x - \langle x \rangle)^2}{2Dt}\right] dx$$

$$x = m\Delta x, \langle x \rangle = \langle m \rangle \Delta x$$

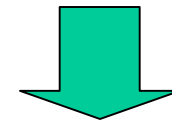
$$t = N\Delta t$$

$$D = 2pq \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t}$$

$$p(m\Delta x, N\Delta t) = \frac{2\Delta x}{\sqrt{2\pi 2Dt}} \exp\left[-\frac{1}{2} \frac{(x - \langle x \rangle)^2}{2Dt}\right]$$

$$\langle x \rangle(t) = \Delta x \langle m \rangle = 2\left(p - \frac{1}{2}\right) N \Delta x = 2\left(p - \frac{1}{2}\right) \frac{\Delta x}{\Delta t} t$$

$$\Delta x \rightarrow 0, \Delta t \rightarrow 0, 2\left(p - \frac{1}{2}\right) \frac{\Delta x}{\Delta t} = v = \text{const}$$



$$p(x, t) = \frac{2\Delta x}{\sqrt{2\pi 2Dt}} \exp\left[-\frac{1}{2} \frac{(x - vt)^2}{2Dt}\right]$$

With starting condition
and boundary condition 

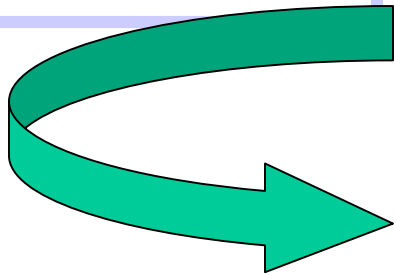
- $p(m, N + 1) = pp(m - 1, N) + qp(m + 1, N)$

$$D = 2pq \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t} = (2p - 1)(1 - p) \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t} + (1 - p) \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t}$$

$$= v(1 - p)\Delta x + (1 - p) \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t} = vq\Delta x + q \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t}$$

$$q = (D - vq\Delta x) \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t}$$

$$p = (D + vp\Delta x) \frac{(\Delta x)^2}{\Delta t}$$



**Fokker-Planck-
Smoluchowski
equation**

$$p(x, 0) = \delta(x)$$

$$p(x, t) \xrightarrow{x \rightarrow \pm\infty} 0$$

$$\frac{\partial}{\partial t} p(x, t) = -v \frac{\partial}{\partial x} p(x, t) + D \frac{\partial^2}{\partial x^2} p(x, t)$$



**A master equation for the
discrete random walker**

$$\frac{p(m, N + 1) - p(m, N)}{\Delta t} = \frac{vp}{\Delta x} p(m - 1, N) - \frac{vq}{\Delta x} p(m + 1, N)$$

$$+ D \frac{p(m + 1, N) - 2p(m, N) + p(m - 1, N)}{(\Delta x)^2}$$

$$+ \left(\frac{2D}{(\Delta x)^2} - \frac{1}{\Delta t} \right) p(m, N)$$

Reinsert v and D
into the last
term of eq.

$$\frac{p(m, N+1) - p(m, N)}{\Delta t} = \frac{vp}{\Delta x} p(m-1, N) - \frac{vq}{\Delta x} p(m+1, N) + D \frac{p(m+1, N) - 2p(m, N) + p(m-1, N)}{(\Delta x)^2}$$

$$+ \left(\frac{2D}{(\Delta x)^2} - \frac{1}{\Delta t} \right) p(m, N)$$

$$\frac{p(m, N+1) - p(m, N)}{\Delta t} = -vp \frac{p(m, N) - p(m-1, N)}{\Delta x}$$

$$- vq \frac{p(m+1, N) - p(m, N)}{\Delta x}$$

$$+ D \frac{p(m+1, N) - 2p(m, N) + p(m-1, N)}{(\Delta x)^2}$$

$$+ \left(\frac{2D}{(\Delta x)^2} - \frac{1}{\Delta t} + \frac{vp}{\Delta x} - \frac{vq}{\Delta x} \right) p(m, N)$$

Taking the continuum limit and keeping v and D constant, we arrive again at the Fick-diffusion equation!

Procesy Markowa

Cząstka (układ) może znajdować się w jednym z n ($1 \leq n \leq \infty$) stanów. Układ może przejść ze stanu j w chwili t_1 do stanu k w chwili t_2 z prawdopodobieństwem $P_{jk}(t_1, t_2)$. Zakładamy, że prawdopodobieństwo to nie zależy od tego, gdzie układ znajdował się *zanim* znalazł się w j w chwili t_1 — prawdopodobieństwa $P_{jk}(t_1, t_2)$ oraz $P_{ls}(t_2, t_3)$ ($t_1 < t_2 < t_3$) odnoszą się do zdarzeń wzajemnie niezależnych.

Jakie jest prawdopodobieństwo przejścia ze stanu j w chwili t_1 do stanu s w chwili t_3 ? Należy wysumować po wszystkich możliwych stanach pośrednich:

$$P_{js}(t_1, t_3) = \sum_r P_{jr}(t_1, t_2) P_{rs}(t_2, t_3), \quad t_1 < t_2 < t_3 \quad (1)$$

Równanie to nosi nazwę *równania Chapmana-Kołmogorowa*.

Błądzenie przypadkowe z symetrycznym prawdopodobieństwem $p=q=1/2$ (...nieco inne rozwiązanie)

Rozwiązanie naszego problemu

Równanie Chapmana-Kołmogorowa ma postać*

$$P_{kj}(n) = \frac{1}{2}P_{k,j+1}(n-1) + \frac{1}{2}P_{k,j-1}(n-1). \quad (2)$$

Zastosujmy dyskretną transformację Fouriera:

$$F_k^n(\phi) = \sum_{j=-\infty}^{\infty} e^{ij\phi} P_{kj}(n). \quad (3)$$

Z równania (2) dostaję

$$F_k^n(\phi) = \frac{1}{2}e^{-i\phi}F_k^{n-1}(\phi) + \frac{1}{2}e^{i\phi}F_k^{n-1}(\phi) = F_k^{n-1}(\phi) \cos \phi. \quad (4)$$

*Omawiany problem jest *jednorodny*: $P_{kj}(t_1, t_2) = P_{kj}(|t_1 - t_2|)$.

Stosując to równanie n -krotnie dostanę

$$F_k^n(\phi) = e^{ik\phi} \cos^n \phi \quad (5)$$

Obliczam odwrotną transformatę Fouriera:

$$\begin{aligned} P_{jk}(n) &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} e^{-ij\phi} F_k^n(\phi) d\phi = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} e^{-ij\phi} e^{ik\phi} \cos^n \phi d\phi \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} e^{-ij\phi + ik\phi + in\phi} (1 + e^{-2i\phi})^n \frac{d\phi}{2^n} \\ &= \frac{1}{2^n} \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} e^{i(-j+k+n-2s)\phi} d\phi = \frac{1}{2^n} \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} \delta_{s, \frac{k+n-j}{2}}. \end{aligned} \quad (6)$$

Ostatecznie

$$P_{kj}(n) = \begin{cases} \frac{1}{2^n} \binom{n}{\frac{k+n-j}{2}} & k+n-j \text{ parzyste} \\ 0 & k+n-j \text{ nieparzyste} \\ 0 & |j-k| > n. \end{cases} \quad (7)$$

Jest to prawdopodobieństwo tego, że cząstka startując z k po n krokach znajdzie się w punkcie j . Dla uproszczenia przyjmijmy, że cząstka startuje z $k = 0$

Średnie przemieszczenie po n krokach

$$\langle j \rangle = \sum_{j=-\infty}^{\infty} j \cdot P_{0j} = 0, \quad (8)$$

gdyż $P_{0j} = P_{0-j}$.

Średni kwadrat przemieszczenia po n krokach

$$\langle j^2 \rangle = \sum_{j=-\infty}^{\infty} j^2 \cdot P_{0j} = \frac{1}{2^n} \sum_{j=-n}^n j^2 \binom{n}{\frac{n-j}{2}}, \quad (9)$$

przy czym sumowanie przebiega po takich j , że $n - j$ jest parzyste. Oznaczmy $s = (n - j)/2$. Wówczas

$$\langle j^2 \rangle = \frac{1}{2^n} \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} (n - 2s)^2 = \frac{1}{2^n} \left[n^2 \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} - 4n \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} s + 4 \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} s^2 \right] \quad (10)$$

Mamy

$$\sum_{s=0}^n \binom{n}{s} = 2^n \quad (11a)$$

$$\sum_{s=0}^n \binom{n}{s} s = \lambda \frac{d}{d\lambda} \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} \lambda^s \Big|_{\lambda=1} = \lambda \frac{d}{d\lambda} (1 + \lambda)^n \Big|_{\lambda=1} = n 2^{n-1} \quad (11b)$$

$$\begin{aligned} \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} s^2 &= \left(\lambda^2 \frac{d^2}{d\lambda^2} + 2\lambda \frac{d}{d\lambda} \right) \sum_{s=0}^n \binom{n}{s} \lambda^s \Big|_{\lambda=1} \\ &= n(n-1)2^{n-2} + n2^{n-1} \end{aligned} \quad (11c)$$

$$\begin{aligned}\langle j^2 \rangle &= \frac{1}{2^n} [n^2 2^n - 4n \cdot n 2^{n-1} + 4n(n-1)2^{n-2} + 4n 2^{n-1}] \\ &= n^2 - 2n^2 + n^2 - n + 2n = n\end{aligned}\tag{12}$$

Podsumowując,

$$\begin{aligned}\langle j \rangle &= 0, \\ \langle j^2 \rangle &= n.\end{aligned}$$

Średni kwadrat przemieszczenia jest proporcjonalny do ilości wykonanych kroków.

Procesy gaussowskie

$\xi(t)$ — szum gaussowski. Rodzina *zmiennych losowych* indeksowanych czasem, takich, że

$\forall n$ oraz $\forall t_1 < t_2 < \dots < t_n$:

$$\text{Prob}(\xi) \equiv \text{Prob}(\xi(t_1), \xi(t_2), \dots, \xi(t_n)) \sim \exp\left[-\frac{1}{2}\xi^T \mathbf{G}^{-1}\xi\right] \quad (13)$$

gdzie \mathbf{G} jest pewną macierzą symetryczną, dodatnio określoną. Z gaussowskości wynika, iż do określenia wystarczą dwa pierwsze momenty.

Szum biały:

$$\langle \xi(t) \rangle = 0, \quad \langle \xi(t_1)\xi(t_2) \rangle = \delta(t_1 - t_2) \quad (14)$$

Dlaczego szum biały? Bo jest *znakomitym* przybliżeniem *fluktuacji równowagowych* układu makroskopowego.

Całka z procesu stochastycznego

$$\int_a^b f(\xi(t)) dt = ?$$

W myśl definicji Riemanna, całka nie może zależeć od wyboru punktów pośrednich. Jeśli jednak ξ jest procesem stochastyczny, całka *najprawdopodobniej zależy* od wyboru punktów pośrednich. **Co zrobić?**

Interpretacja Ito

Definiujemy

$$\underbrace{\int_a^b f'(W(s)) dW(s)}_{\text{notacja matematyczna}} = f(W(b)) - f(W(a)) - \frac{1}{2} \int_a^b f''(W(s)) ds \quad (15)$$

$W(s)$ to *proces Wienera*. Drugi człon w (15) nazywa się poprawką Ito.

Analogicznie

$$\int_a^b g(s) \xi(t) dt = \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^N g(t_k) (W(t_{k+1}) - W(t_k)) \quad (16)$$

gdzie $a \equiv t_0 < t_1 < \dots < t_{N+1} \equiv b$. **Wartość funkcji obliczana zawsze na lewym krańcu przedziału!** Jest to **interpretacja Ito**.

„Konkurencyjna” **intrepretacja Stratonowicza**:

w (16) bierzemy $g((t_k + t_{k+1})/2)$. (Wówczas w (15) nie ma dodatkowego członu.)

Błądzenie przypadkowe

Niech zmiany położenia cząstki będą losowe, zadane białym szumem gaussowskim

$$x(t + \Delta t) = x(t) + \Delta x, \quad (17)$$

gdzie Δx są pewnymi zmiennymi gaussowskimi. W opisie ciągłym

$$\dot{x} = \sqrt{D} \xi(t) \quad (18)$$

Wówczas

$$x(t) = x_0 + \sqrt{D} \int_0^t \xi(t') dt' = x_0 + \sqrt{D} \Xi(t). \quad (19)$$

Jakie są własności liczby losowej $\Xi(t)$? Jest to zmienna gaussowska, bo suma zmiennych gaussowskich jest gaussowska. Wartość oczekiwana $\langle \Xi(t) \rangle = 0$.

A jaka jest wariancja?

$$\begin{aligned}\langle (\Xi(t))^2 \rangle &= \left\langle \left(\int_0^t \xi(t') dt' \right)^2 \right\rangle = \left\langle \int_0^t dt_1 \int_0^t dt_2 \xi(t_1) \xi(t_2) \right\rangle \\ &= \int_0^t dt_1 \int_0^t dt_2 \langle \xi(t_1) \xi(t_2) \rangle = \int_0^t dt_1 \int_0^t dt_2 \delta(t_1 - t_2) \\ &= \int_0^t dt_1 = t.\end{aligned}\tag{20}$$

Wobec tego $\langle x(t) \rangle = x_0$, $\langle (x(t) - x_0)^2 \rangle = Dt$.

Równanie dyfuzji

Ponieważ $x(t)$ jest zmienną gaussowską, do określenia rozkładu prawdopodobieństwa wystarczy podanie dwu pierwszych momentów. Zatem

$$P(x, t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi Dt}} \exp\left[-\frac{(x - x_0)^2}{2Dt}\right] \quad (21)$$

Ten rozkład prawdopodobieństwa spełnia następujące równanie różniczkowe

$$\frac{\partial}{\partial t} P(x, t) = \frac{1}{2} D \frac{\partial^2}{\partial x^2} P(x, t) \quad (22)$$

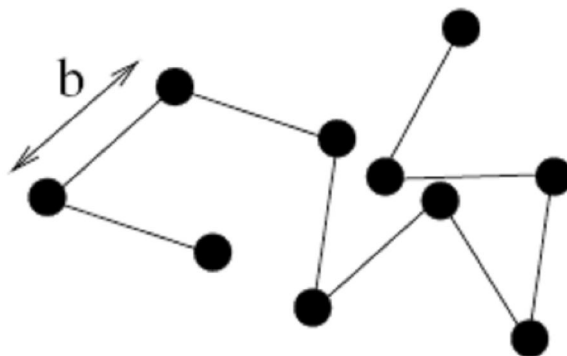
zwane *równaniem dyfuzji*.

Simple polymer models... Random walk revisited.

1.1 The freely jointed chain

We consider a chain consisting of segments which all have the length b . This is not necessarily a monomer length, depending on the polymer type it can be 4 or 5 monomers long.

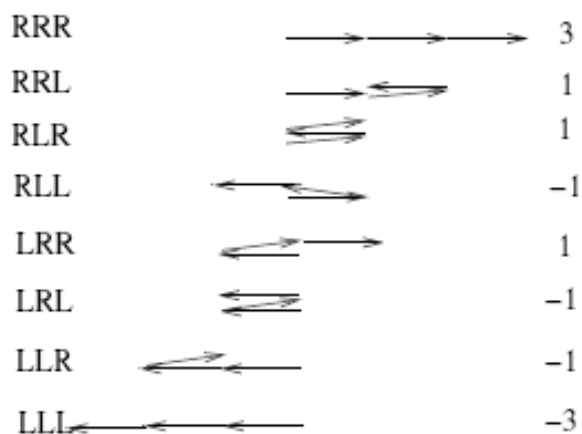
Figure 1: freely jointed chain model



1.1.1 Random walk in one dimension

Let us start with the simple model of a 1-dimensional chain. For example consider the possible configurations of a chain with only three segments:

Figure 2: configurations of a 1-dimensional chain



A chain with M segments has a total of 2^M different configurations which will be denoted by the sequence of distance vectors.

$$(b_1, b_2, \dots, b_N) \quad b_j = \pm b$$

If the random walk chooses with equal probability of $\frac{1}{2}$ steps to the left or right side, every configuration appears with a probability of

$$P(b_1, b_2, \dots, b_N) = 2^{-M}$$

Now consider the end-to-end distance

$$L = \sum_{j=1}^M b_j$$

$$P(L) = 2^{-M} \frac{M!}{\left(\frac{L}{b} + \frac{M}{2}\right)! \left(\frac{M - \frac{L}{b}}{2}\right)!}$$

The probability to find a certain value of L can be determined from the binomial distribution

$$\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2}\right)^M = \sum_{M_r=0}^M \frac{1}{2}^{M_r} \frac{1}{2}^{M-M_r} \frac{M!}{M_r!(M - M_r)!}$$

as

$$P(L = M_r b + (M - M_r)(-b)) = P(L = (2M_r - M)b) = 2^{-M} \frac{M!}{M_r!(M - M_r)!}$$

Let us calculate the first two moments of the distribution of lengths

$$\begin{aligned}\overline{M_r} &= \sum_{M_r=0}^M p^{M_r} q^{M-M_r} M_r \frac{M!}{M_r!(M-M_r)!} = p \frac{\partial}{\partial p} \sum_{M_r=0}^M p^{M_r} q^{M-M_r} \frac{M!}{M_r!(M-M_r)!} = p \frac{\partial}{\partial p} (p+q)^M \\ &= pM(p+q)^{M-1} = \frac{M}{2}\end{aligned}$$

and hence

$$\overline{L} = (2\overline{M_r} - M)b = 0$$

The second moment follows from

$$\begin{aligned}\overline{M_r^2} &= \sum_{M_r=0}^M p^{M_r} q^{M-M_r} M_r^2 \frac{M!}{M_r!(M-M_r)!} = \left(p \frac{\partial}{\partial p}\right) \left(p \frac{\partial}{\partial p}\right) \sum_{M_r=0}^M p^{M_r} q^{M-M_r} \frac{M!}{M_r!(M-M_r)!} \\ &= \left(p \frac{\partial}{\partial p}\right) (pM(p+q)^{M-1}) = pM((p+q)^{M-1} + p^2M(M-1)(p+q)^{M-2}) \\ &= \left(\frac{M}{2} + \frac{M(M-1)}{4}\right) = \frac{M^2}{4} + \frac{M}{4}\end{aligned}$$

and the standard deviation is given by

$$(\Delta M)^2 = \overline{M_r^2} - \overline{M_r}^2 = \frac{M}{4}$$

example for $M = 1000$ the standard deviation is $\Delta M \approx 16$ and the relative uncertainty $\Delta M/\overline{M} = 1/\sqrt{\overline{M}} \approx 3\%$

For the end-to end length we have

$$\overline{L^2} = b^2 \overline{(2M_r - M)^2} = b^2 (4\overline{M_r^2} - 4M\overline{M_r} + M^2) = b^2 (M^2 + M - 2M^2 + M^2) = Mb^2$$

Thermodynamics....

1.1.2 Entropic elasticity

We consider L as a macroscopic variable. The number of configurations with length L is given by

$$\Omega(L) = \frac{M!}{\left(\frac{\frac{L}{b} + M}{2}\right)! \left(\frac{M - \frac{L}{b}}{2}\right)!}$$

The free energy is (no internal degrees of freedom, $E = 0$)

$$F = -TS = -kT \ln \Omega$$

which using Stirling's approximation for large number M gives

$$F = -kTM \ln M + kT \frac{M + \frac{L}{b}}{2} \ln \frac{M + \frac{L}{b}}{2} + kT \frac{M - \frac{L}{b}}{2} \ln \frac{M - \frac{L}{b}}{2}$$

$$F = -MkT \ln 2 - MkT \ln M + \frac{M}{2}kT \ln(M^2 - \frac{L^2}{b^2}) + \frac{L}{2b}kT \ln \frac{Mb + L}{Mb - L}$$

If the system is close to its most probable state ($L = 0$) we can apply a Taylor series expansion to have

$$F = -MkT \ln 2 + kT \frac{1}{2Mb^2} L^2 + \dots$$

The quadratic dependence on L is very similar to a Hookean spring. For a potential energy

$$V = \frac{k_s}{2} x^2$$

the probability distribution of the coordinate is

$$P(x) = \sqrt{\frac{k_s}{2\pi k_b T}} e^{-k_s x^2 / 2k_b T}$$

which gives a free energy of

$$F = -kT \ln P = \text{const} + \frac{k_s x^2}{2}$$

From comparison the apparent spring constant is

$$k_s = \frac{kT}{Mb^2}$$

