

O problema do caminhante aleatório – 1

Alexandre Diehl

Departamento de Física – UFPel



O que é o problema?

The Problem of the Random Walk/Drunkard's Walk

*"A **man starts** from a point 0 and walks l yards in a straight line; he then turns through any angle whatever and walks another l yards in a second straight line. He repeats this process n times. I require the probability that after n of these stretches he is at a distance between r and $r + \delta r$ from his starting point."* [Karl Pearson](#). Nature **72**, 294 (1905).

A resposta é dada na semana seguinte por [Lord Rayleigh](#), ao relacionar o problema com vibrações sonoras (1880). Rayleigh propõe que para grandes valores de n , a resposta é dada por

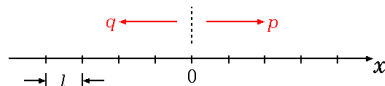
$$\frac{2}{nl^2} e^{-r^2/nl^2} r \delta r$$



Caraterização do problema

Características dos deslocamentos:

- N passos sucessivos;
- **independência estatística**;
- mesmo comprimento l ;
- probabilidade p para a direita;
- probabilidade q para a esquerda;
- n_1 passos para a **direita**;
- n_2 passos para a **esquerda**.



$$p + q = 1$$

$$N = n_1 + n_2$$

Na versão original, o caminhante executará passos sucessivos, para a direita ou para a esquerda, não podendo ficar parado.



Caraterização do problema

Caminhante com $N = 3$ passos:

	n_1	n_2	m
→ → →	3	0	3
→ → ←	2	1	1
→ ← →	2	1	1
← → →	2	1	1
→ ← ←	1	2	-1
← → ←	1	2	-1
← ← →	1	2	-1
← ← ←	0	3	-3

Neste caso o espaço amostral tem 8 elementos.

De forma geral, temos

$$\frac{N!}{n_1!n_2!}$$

diferentes possibilidades de seqüências de N passos, com n_1 deles para a direita e n_2 para a esquerda.

Deslocamento líquido,

$$m = n_1 - n_2$$

com

$$-N \leq m \leq N$$

Posição após N passos: $x = ml$



A distribuição de probabilidades

Probabilidade de **uma determinada sequência** de N passos:

$$P_N(n_1, n_2) = \underbrace{p p \dots p}_{n_1 \text{ fatores}} \underbrace{q q \dots q}_{n_2 \text{ fatores}} = p^{n_1} q^{n_2}$$

Probabilidade de termos n_1 passos para a direita (e n_2 para a esquerda) após N passos

Distribuição binomial

$$W_N(n_1) = \frac{N!}{n_1! n_2!} p^{n_1} q^{n_2}$$



A distribuição de probabilidades

$$W_N(n_1) = \frac{N!}{n_1! n_2!} p^{n_1} q^{n_2}$$

Como $N = n_1 + n_2 \rightarrow n_2 = N - n_1$

$$W_N(n_1) = \frac{N!}{n_1! (N - n_1)!} p^{n_1} q^{N - n_1}$$

o que corresponde a um dos termos da chamada **expansão binomial**

$$(p + q)^n = \sum_{x=0}^n \binom{n}{x} p^x q^{n-x} = \sum_{x=0}^n \frac{n!}{x! (n-x)!} p^x q^{n-x}$$

ou **distribuição de Bernoulli**, onde p é a probabilidade de ocorrência e q a de não ocorrência.



A distribuição de probabilidades

$$\sum_{n_1=0}^N W_N(n_1) = 1 \quad \Rightarrow \quad \text{Normalização}$$

$$\begin{aligned} \sum_{n_1=0}^N W_N(n_1) &= \sum_{n_1=0}^N \frac{N!}{n_1! n_2!} p^{n_1} q^{n_2} = \sum_{n_1=0}^N \frac{N!}{n_1! (N - n_1)!} p^{n_1} q^{N-n_1} \\ &= \sum_{n_1=0}^N \binom{N}{n_1} p^{n_1} q^{N-n_1} = \sum_{n_1=0}^N (p + q)^N = 1 \end{aligned}$$

pois $p + q = 1$ (o caminhante sempre executa um passo).



A distribuição de probabilidades

Deslocamento líquido: $m = n_1 - n_2$ com $N = n_1 + n_2$

$$m = n_1 - n_2 = n_1 - (N - n_1) = 2n_1 - N \rightarrow \begin{cases} n_1 = \frac{N+m}{2} \\ n_2 = \frac{N-m}{2} \end{cases}$$

Probabilidade de termos um deslocamento líquido m após N passos

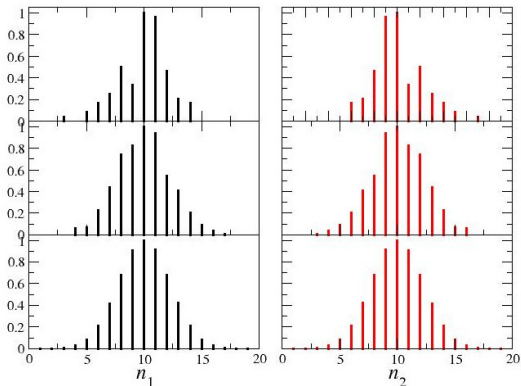
$$P_N(m) = \frac{N!}{\left(\frac{N+m}{2}\right)! \left(\frac{N-m}{2}\right)!} p^{\frac{N+m}{2}} q^{\frac{N-m}{2}}$$

onde usamos o fato de que $P_N(m) = W_N(n_1)$.



A distribuição de probabilidades

- caminhante aleatório com $N = 20$ passos
- probabilidades para os passos $p = q = 1/2$



Número de repetições:

100

1000

1000000

“Boca de sino” invertida!



Momentos da distribuição: **Valor médio**

$$\langle n_1 \rangle = \frac{\sum_{n_1=0}^N n_1 W(n_1)}{\sum_{n_1=0}^N W(n_1)} = Np$$

$$\langle n_2 \rangle = \frac{\sum_{n_2=0}^N n_2 W(n_2)}{\sum_{n_2=0}^N W(n_2)} = Nq$$

$$\begin{aligned}\langle n_1 \rangle &= \sum_{n_1=0}^N n_1 \frac{N!}{n_1! (N-n_1)!} p^{n_1} q^{N-n_1} = \sum_{n_1=0}^N \frac{N!}{n_1! (N-n_1)!} \left[p \frac{\partial}{\partial p} (p^{n_1}) \right] q^{N-n_1} \\ &= p \frac{\partial}{\partial p} \left[\sum_{n_1=0}^N \frac{N!}{n_1! (N-n_1)!} p^{n_1} q^{N-n_1} \right] = p \frac{\partial}{\partial p} (p+q)^N = pN(p+q)^{N-1} = Np\end{aligned}$$

onde usamos a condição de normalização para $W_N(n_1)$ e $W_N(n_2)$.



Momentos da distribuição: **Valor médio**

Com isto,

$$\langle n_1 \rangle + \langle n_2 \rangle = N(p + q) = N$$

Em termos do deslocamento líquido $m = n_1 - n_2$

$$\langle m \rangle = \langle n_1 - n_2 \rangle = \langle n_1 \rangle - \langle n_2 \rangle = N(p - q)$$

Para $p = q$,

$$\langle m \rangle = 0$$



Momentos da distribuição: **Variância**

Sinônimos:

- **dispersão** em relação à média
- **segundo momento** em torno da média

$$\begin{aligned}\langle (\Delta n_1)^2 \rangle &\equiv \langle (n_1 - \langle n_1 \rangle)^2 \rangle \\ &= \langle (n_1^2 - 2n_1 \langle n_1 \rangle + \langle n_1 \rangle^2) \rangle = \langle n_1^2 \rangle - 2\langle n_1 \rangle^2 + \langle n_1 \rangle^2 \\ &= \langle n_1^2 \rangle - \langle n_1 \rangle^2\end{aligned}$$



Momentos da distribuição: **Variância**

$$\begin{aligned}\langle n_1^2 \rangle &= \sum_{n_1=0}^N n_1^2 W(n_1) = \sum_{n_1=0}^N n_1^2 \frac{N!}{n_1! (N-n_1)!} p^{n_1} q^{N-n_1} \\ &= \sum_{n_1=0}^N \frac{N!}{n_1! (N-n_1)!} \left\{ p \frac{\partial}{\partial p} \left[p \frac{\partial}{\partial p} (p^{n_1}) \right] \right\} q^{N-n_1} \\ &= \left(p \frac{\partial}{\partial p} \right) \left\{ \left(p \frac{\partial}{\partial p} \right) \left[\sum_{n_1=0}^N \frac{N!}{n_1! (N-n_1)!} p^{n_1} q^{N-n_1} \right] \right\} \\ &= \left(p \frac{\partial}{\partial p} \right) \left[p \frac{\partial}{\partial p} (p+q)^N \right] = \left(p \frac{\partial}{\partial p} \right) [pN(p+1)^{N-1}] \\ &= p [N(p+q)^{N-1} + pN(N-1)(p+q)^{N-2}]\end{aligned}$$

Como $p+q=1$, $\langle n_1^2 \rangle = Np(1+Np-p) = Np(Np+q) = (Np)^2 + Npq = \langle n_1 \rangle^2 + Npq$

$$\langle (\Delta n_1)^2 \rangle = Npq$$



Momentos da distribuição: **Desvio Padrão**

A **variância** nos dá uma ideia da dispersão dos valores de n_1 em torno de seu valor médio.

O **desvio padrão** nos dá uma medida linear da largura da região sobre a qual os valores de n_1 estão distribuídos.

O desvio padrão é calculado a partir da raiz quadrada da variância:

$$\Delta n_1^* \equiv \sqrt{\langle (\Delta n_1)^2 \rangle} = \sqrt{Npq}$$



Resumo

- Valor médio

$$\langle n_1 \rangle = Np$$

- Variância

$$\langle (\Delta n_1)^2 \rangle = Npq$$

- Desvio padrão

$$\Delta n_1^* \equiv \sqrt{\langle (\Delta n_1)^2 \rangle} = \sqrt{Npq}$$

Estas quantidades **crecem** com N

- Desvio relativo

$$\frac{\Delta n_1^*}{\langle n_1 \rangle} = \left(\frac{q}{p}\right)^{1/2} \frac{1}{\sqrt{N}},$$

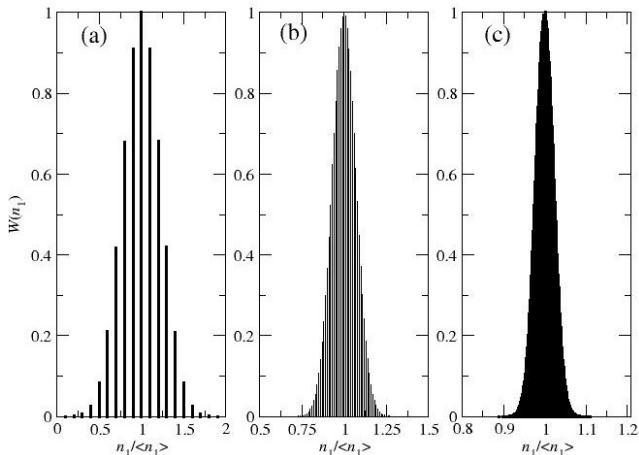
Esta quantidade **decrece** como $N^{-1/2}$;

... a distribuição $W_N(n_1)$ torna-se muito fina, centrada em torno de um valor mais provável \tilde{n}_1 .



Limite assintótico da distribuição

Quando N cresce a distribuição binomial torna-se cada vez mais **estreita** em torno do valor médio.



- (a) $N = 20$
- (b) $N = 200$
- (c) $N = 2000$

$W_N(n_1)$ torna-se mais **estreito** a medida que N cresce.



Limite assintótico: distribuição gaussiana

Para $N \rightarrow \infty$, $n_1 \rightarrow \infty$, tal que em torno do valor mais provável \tilde{n}_1 ,

$$|W(n_1 + 1) - W(n_1)| \ll W(n_1)$$

Quando $N \rightarrow \infty$, $W(n_1)$ pode ser tomada como uma função contínua da variável n_1 (que também pode ser considerada contínua nestas condições), próximo ao máximo $n_1 = \tilde{n}_1$.

$$\left. \frac{dW}{dn_1} \right|_{n_1=\tilde{n}_1} = 0 \quad \text{ou} \quad \left. \frac{d \ln W}{dn_1} \right|_{n_1=\tilde{n}_1} = 0$$

Usamos o logaritmo de W porque este varia mais lentamente com n_1 , quando comparado com W .



Limite assintótico: distribuição gaussiana

Se tomarmos

$$n_1 = \tilde{n}_1 + \eta \quad (\text{com } \eta \text{ pequeno})$$

usamos uma série de Taylor em torno de \tilde{n}_1 ,

$$\ln W(n_1) = \ln W(\tilde{n}_1) + B_1\eta + \frac{1}{2!}B_2\eta^2 + \frac{1}{3!}B_3\eta^3 + \dots$$

onde

$$B_k \equiv \left. \frac{d^k \ln W}{dn_1^k} \right|_{n_1=\tilde{n}_1}$$

$$B_1 = 0 \quad (\text{extremo})$$

$$B_2 = -|B_2| \quad (\text{máximo})$$



Limite assintótico: distribuição gaussiana

$$\ln W(n_1) = \ln W(\tilde{n}_1) - \frac{1}{2}|B_2|\eta^2 + \frac{1}{6}B_3\eta^3 + \dots$$

$$W(n_1) = \tilde{W} \exp\left(-\frac{1}{2!}|B_2|\eta^2 + \frac{1}{3!}B_3\eta^3 + \dots\right) \quad \rightarrow \quad \tilde{W} \equiv W(\tilde{n}_1)$$

Como η é pequeno, mantemos até o termo em segunda ordem

$$W(n_1) = \tilde{W}e^{-\frac{1}{2}|B_2|\eta^2}$$

Distribuição gaussiana

$$W(n_1) = \tilde{W}e^{-\frac{1}{2}|B_2|(n_1 - \tilde{n}_1)^2}$$



Limite assintótico: distribuição gaussiana

Significado de \tilde{n}_1

Da binomial

$$W_N(n_1) = \frac{N!}{n_1!(N-n_1)!} p^{n_1} q^{N-n_1} \rightarrow \ln W(n_1) = \ln N! - \ln n_1! - \ln(N-n_1)! + n_1 \ln p + (N-n_1) \ln q$$

Expansão de Stirling ($n \rightarrow \infty$)

$$\ln n! = n \ln n - n + O(\ln n)$$

$$\begin{aligned} \ln W(n_1) &= N \ln N - N - n_1 \ln n_1 + n_1 - (N - n_1) [\ln(N - n_1) - 1] + n_1 \ln p + (N - n_1) \ln q \\ &= N \ln N - n_1 \ln n_1 - (N - n_1) \ln(N - n_1) + n_1 \ln p + (N - n_1) \ln q \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{d \ln W(n_1)}{dn_1} &= -\ln n_1 - 1 + \frac{N}{N - n_1} + \ln(N - n_1) - \frac{n_1}{N - n_1} + \ln p - \ln q \\ &= -\ln n_1 + \ln(N - n_1) + \ln p - \ln q \end{aligned}$$



Limite assintótico: distribuição gaussiana

Significado de \tilde{n}_1

$$\left. \frac{d \ln W}{dn_1} \right|_{n_1 = \tilde{n}_1} = 0 \implies -\ln \tilde{n}_1 + \ln(N - \tilde{n}_1) + \ln p - \ln q = 0$$

$$\ln \left[\frac{N - \tilde{n}_1}{\tilde{n}_1} \frac{p}{q} \right] = 0 \implies \frac{N - \tilde{n}_1}{\tilde{n}_1} \frac{p}{q} = 1 \implies (N - \tilde{n}_1)p = \tilde{n}_1 q = \tilde{n}_1(1 - p)$$

$$\tilde{n}_1 = Np \implies \tilde{n}_1 = \langle n_1 \rangle$$

O valor mais provável é o próprio valor médio.



Limite assintótico: distribuição gaussiana

Significado de B_2

$$\frac{d \ln W(n_1)}{dn_1} = -\ln n_1 + \ln(N - n_1) + \ln p - \ln q$$
$$B_2 = \left. \frac{d^2 \ln W}{dn_1^2} \right|_{\tilde{n}_1} = -\frac{1}{\tilde{n}_1} - \frac{1}{N - \tilde{n}_1} = -\frac{1}{Np} - \frac{1}{N - Np} = -\frac{1}{N} \left(\frac{1}{p} + \frac{1}{q} \right) = -\frac{1}{Npq} < 0$$

Como $Npq = \langle (\Delta n_1)^2 \rangle \implies |B_2| = \frac{1}{\langle (\Delta n_1)^2 \rangle}$

$|B_2|$ está relacionada com a variância!

$$W(n_1) = \tilde{W} e^{-\frac{1}{2\langle (\Delta n_1)^2 \rangle} (n_1 - \langle n_1 \rangle)^2}$$



Limite assintótico: distribuição gaussiana

Significado de \tilde{W}

$$\sum_{n_1=0}^N W(n_1) \approx \int W(n_1) dn_1 = \int_{-\infty}^{\infty} W(\tilde{n}_1 + \eta) d\eta = 1$$

$$\tilde{W} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}|B_2|\eta^2} d\eta = 1 \quad \Rightarrow \quad \underbrace{\int_0^{\infty} e^{-\alpha x^2} dx = \frac{\sqrt{\pi}}{2} \alpha^{-1/2}}_{\text{integral gaussiana}} \quad \Rightarrow \quad \tilde{W} 2 \frac{\sqrt{\pi}}{2} \sqrt{\frac{2}{|B_2|}} = 1$$

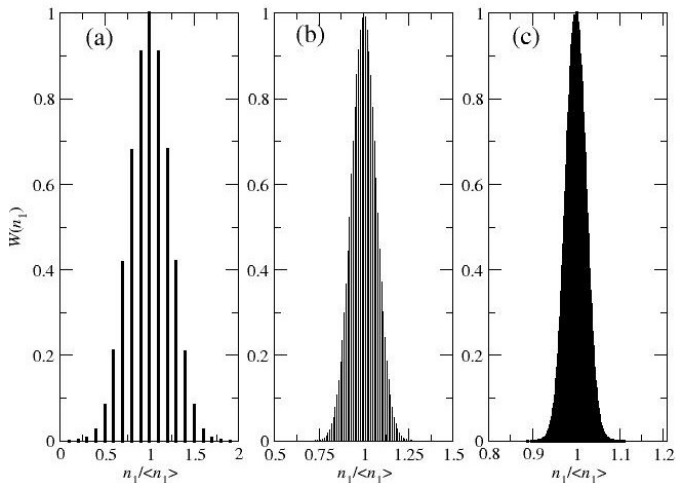
$$\tilde{W} = \sqrt{\frac{|B_2|}{2\pi}} \quad \Rightarrow \quad \tilde{W} = \sqrt{\frac{1}{2\pi\langle(\Delta n_1)^2\rangle}}$$

Distribuição gaussiana ou normal

$$W(n_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\langle(\Delta n_1)^2\rangle}} e^{-\frac{1}{2\langle(\Delta n_1)^2\rangle}(n_1 - \langle n_1 \rangle)^2}$$



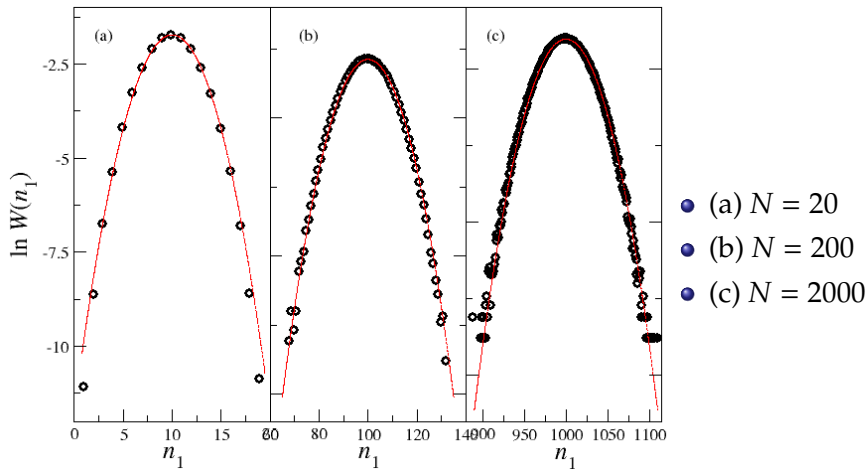
Limite assintótico: distribuição gaussiana



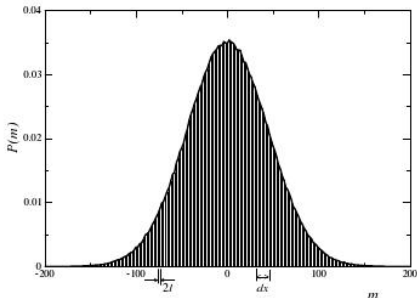
- (a) $N = 20$
- (b) $N = 200$
- (c) $N = 2000$



Limite assintótico: distribuição gaussiana



Distribuição gaussiana: forma contínua



$$m = 2n_1 - N \quad \Rightarrow \quad \Delta m = 2$$

$$x = ml \quad \Rightarrow \quad \Delta x = 2l$$

Variável contínua x :

$$\underbrace{\mathcal{P}(x) dx}_{\text{probabilidade entre } x \text{ e } x + dx} = P(m) \frac{dx}{2l}$$

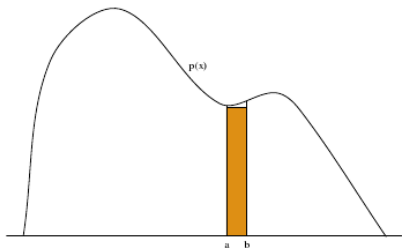
$$\mu \equiv (p - q)Nl \quad \Rightarrow \quad \text{valor médio de } x$$

$$\sigma \equiv 2\sqrt{Npq}l \quad \Rightarrow \quad \text{desvio padrão de } x$$

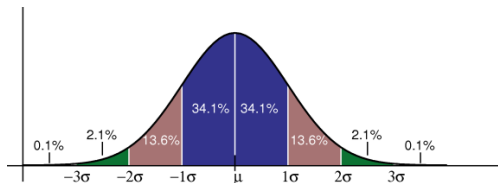
$$\mathcal{P}(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2} dx$$



Distribuição gaussiana: forma contínua



$$P(a \rightarrow b) = \int_a^b \mathcal{P}(x) dx$$



- 68.3% em torno de $\pm\sigma$
- 95.4% em torno de $\pm 2\sigma$
- 99.7% em torno de $\pm 3\sigma$



Teorema do Limite Central

Sejam x_1, x_2, \dots variáveis aleatórias independentes, identicamente distribuídas (isto é, todas têm a mesma função de probabilidade) e com média μ e variância σ^2 finitas. Então, se

$$s_n = x_1 + x_2 + \dots + x_n \quad (n = 1, 2, \dots),$$

teremos como probabilidade

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(a \leq \frac{s_n - n\mu}{\sigma \sqrt{n}} \leq b\right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-u^2/2} du,$$

isto é, a variável aleatória

$$\frac{(s_n - n\mu)}{\sigma \sqrt{n}},$$

que é a variável padronizada correspondente a s_n , é **assintoticamente normal**.



Teorema do Limite Central

Em teoria das probabilidades, o teorema do limite central expressa o fato de que qualquer soma de muitas variáveis aleatórias independentes e com mesma distribuição de probabilidade tende a distribuição normal ou Gaussiana.

Como grande parte das características naturais são resultados de diversos fatores, com grande frequência nos deparamos com a distribuição normal.

...

Se um processo aleatório está relacionado com a soma de um número muito grande de processos microscópicos, esta soma estará distribuída de acordo com a distribuição Gaussiana, independentemente da natureza da distribuição dos processos microscópicos.



Limite assintótico: distribuição de Poisson

Eventos Raros

A probabilidade de ocorrência de um evento é pequena, em muitas tentativas de realização.

Suponha que estamos interessados na probabilidade de ocorrência de n eventos, em N tentativas, dado que a probabilidade p do evento em cada tentativa é pequena, ou

$$p \ll 1$$

Distribuição de Poisson

Típica de sistemas onde a probabilidade de ocorrência de um dado evento é muito pequena, tal que o número de vezes que ele ocorre em muitas tentativas é baixa.

Limite assintótico: distribuição de Poisson

Da distribuição binomial,

$$W(n) = \frac{N!}{n!(N-n)!} p^n (1-p)^{N-n}$$

Como $n \ll N$ e N é grande, usamos a aproximação de Stirling,

$$\begin{aligned} \ln \frac{N!}{(N-n)!} &= \ln N! - \ln(N-n)! \approx N \ln N - (N-n) \ln(N-n) \approx N \ln N - (N-n) \ln N \\ &= N \ln N - N \ln N + n \ln N = n \ln N \end{aligned}$$

$$\frac{N!}{(N-n)!} \approx e^{n \ln N} = N^n$$

Para $p \ll 1$, segue que

$$\ln(1-p)^{N-n} = (N-n) \ln(1-p) = (N-n) \left[-p - \frac{p^2}{2} + O(p^3) \right] \approx (N-n)[-p] \approx -Np$$

$$(1-p)^{N-n} = e^{-Np}$$



Limite assintótico: distribuição de Poisson

$$W(n) \approx \frac{N^n}{n!} p^n e^{-Np} = \frac{(Np)^n}{n!} e^{-Np}$$

Distribuição de Poisson

$$W(n) \approx \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}$$

$$\lambda \equiv Np$$

é o número médio de eventos

