

# Calculo de soluciones para $N \rightarrow \infty$ y $T$ finito

Calculamos los valores  $\langle M_v \rangle$ , o sea, los valores de  $\langle M_v \rangle$  en los estados.

$$\langle S_i \rangle_T = (+1)P(S_i=1) + (-1)P(S_i=-1) = \frac{1}{2} [1 + \tanh(\beta h)] - \frac{1}{2} [1 - \tanh(\beta h)] = \tanh(\beta h)$$

$$\langle S_i \rangle = \tanh \left( \frac{1}{T} \sum_{j \neq i} w_{ij} \langle S_j \rangle \right)$$

Esto define un sistema AUTO CONSISTENTE  $N \times N$ . Puede ser terrible resolverlo, pero si lo resolvemos luego hacemos

$$\langle M_v \rangle = \frac{1}{N} \sum_i \xi_i^v \langle S_i \rangle$$

Esto es inconducente. Avancemos

$$\langle S_i \rangle = \tanh \left( \frac{1}{T} \sum_{j \neq i} \frac{1}{N} \sum_{\mu=1}^P \xi_i^\mu \xi_j^\mu \langle S_j \rangle \right)$$

$$= \tanh \left( \frac{1}{T} \sum_{\mu=1}^P \frac{\xi_i^\mu}{N} \sum_{j \neq i} \xi_j^\mu \langle S_j \rangle \right)$$

$$= \tanh \left( \frac{1}{T} \sum_{\mu=1}^P \left( \frac{\xi_i^\mu}{N} \sum_{j=1}^N \xi_j^\mu \langle S_j \rangle - \frac{\xi_i^\mu \xi_i^\mu}{N} \langle S_i \rangle \right) \right)$$

$$\langle S_1 \rangle = \tanh \left( \frac{1}{T} (\omega_{12} \langle S_2 \rangle + \omega_{13} \langle S_3 \rangle) \right)$$

$$\langle S_2 \rangle = \tanh \left( \frac{1}{T} (\omega_{21} \langle S_1 \rangle + \omega_{23} \langle S_3 \rangle) \right)$$

$$\langle S_3 \rangle = \tanh \left( \frac{1}{T} (\omega_{31} \langle S_1 \rangle + \omega_{32} \langle S_2 \rangle) \right)$$

$$= \tanh \left( \frac{1}{T} \left[ \sum_{\mu=1}^P \left( \sum_i^N \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N \sum_j^{\mu} \langle S_j \rangle - \frac{P}{N} \langle S_i \rangle \right) \right] \right)$$

Si  $\frac{P}{N} \ll 1$  o  $\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{P}{N} = 0$

$$\langle M_\nu \rangle = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \sum_i^{\nu} \langle S_i \rangle = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \sum_i^{\nu} \tanh \left( \frac{1}{T} \sum_{\mu=1}^P \sum_i^{\mu} \langle M_\mu \rangle \right)$$

Tenemos  $p$  ecuaciones y  $p$  incógnitas:  $\langle M_\nu \rangle$  con  $\nu = 1, 2, \dots, p$ . Pero la definición de cada ecuación tiene  $N$  sumas. Podríamos resolverlo pero requiere siendo terrible.

Veamos dos cuestiones importantes.

1) ¿Cómo sabemos que  $\langle S \rangle$  alcanza un valor constante para  $t \rightarrow \infty$ ?

Veamos que después de un transitorio, el sistema visita el espacio de todas las posibles configuraciones con determinada probabilidad.

Sea  $P(\{S_i\}, t)$  la distribución de prob. al tiempo  $t$ .

$\Phi$ : alcance em valor estacionário, não depende de  $t$

$$\frac{d}{dt} \mathbb{P}(\{s\}; t) = 0 = \sum_{\{s'\}}^{\mathcal{Z}^N} [W(s' \rightarrow s) \mathbb{P}(s') - W(s \rightarrow s') \mathbb{P}(s)]$$

$\Downarrow$

$$\frac{W(s' \rightarrow s)}{W(s \rightarrow s')} = \frac{\mathbb{P}(s)}{\mathbb{P}(s')}$$

$$W(s' \rightarrow s) = \frac{1}{2} [1 + \tanh(\beta h s)]$$

$$W(s \rightarrow s') = \frac{1}{2} [1 + \tanh(\beta h s')]$$

$$\tanh(x) = \frac{e^x - e^{-x}}{e^x + e^{-x}}$$

$$1 + \tanh(x) = 1 + \frac{e^x - e^{-x}}{e^x + e^{-x}} = \frac{e^x + e^{-x} + e^x - e^{-x}}{e^x + e^{-x}}$$

$$= \frac{2e^x}{e^x + e^{-x}}$$

$$\frac{P(s)}{P(s')} = \frac{W(s' \rightarrow s)}{W(s \rightarrow s')} = \frac{e^{\beta h s}}{(e^{\beta h s} + e^{-\beta h s})} \cdot \frac{(e^{\beta h s'} + e^{-\beta h s'})}{e^{\beta h s'}}$$

Pero  $s' = -s$

$$\frac{W(s' \rightarrow s)}{W(s \rightarrow s')} = \frac{e^{\beta h s} (e^{-\beta h s} + e^{\beta h s})}{(e^{\beta h s} + e^{-\beta h s}) e^{-\beta h s}} = \frac{e^{-\beta h s}}{e^{+\beta h s}}$$

$$= e^{-2\beta h s}$$

$$= e^{-2\beta \Delta H_i} = \frac{P(s)}{P(s')}$$

$$P(s) \propto e^{-\beta H(s)}$$

O sea, todas las configuraciones que tienen la misma  $H$ , tienen la misma probabilidad.

2) ¿Cómo nos deshacemos de los sumos en  $i$ ?

Para cada neurona  $i$  tenemos  $p$  variables  $\xi_i^\mu$  con  $\mu = 1, 2, \dots, p$ . Como son variables aleatorias  $\pm 1$  o  $-1$  (binarias), tenemos  $2^p$  posibles configuraciones. Si  $p$  es finito,  $2^p$  es finito aunque grande.

Podemos agrupar las neuronas de acuerdo a la configuración de  $(\xi_1^1, \xi_1^2, \dots, \xi_1^p)$

Imaginen que  $P=3$ , entonces hay 8 clases de neuronas, conforme lo que valen estas variables

los que tienen	$(+1, +1, +1)$	grupo 1
" " "	$(+1, +1, -1)$	grupo 2
" " "	$(+1, -1, +1)$	grupo 3
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$

Los que tienen  $(-1, -1, -1)$  grupo 8

Noten que son todas las configuraciones igualmente probables.

Entonces, si  $N \rightarrow \infty$  y  $p$  es finito

$$\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N f(\xi_i^M) \rightarrow \sum_{\xi^M} P(\xi^M) f(\xi^M)$$

$$= \frac{1}{2^p} \sum_{\xi^M} f(\xi^M)$$

$$= \langle\langle f(\xi) \rangle\rangle$$



Promedio sobre la  $\xi$

Ahora

$$\langle M_\nu \rangle = \left\langle \left\langle \sum^H \tanh \left( \frac{1}{T} \sum_\mu \sum^H \langle M_\mu \rangle \right) \right\rangle \right\rangle$$

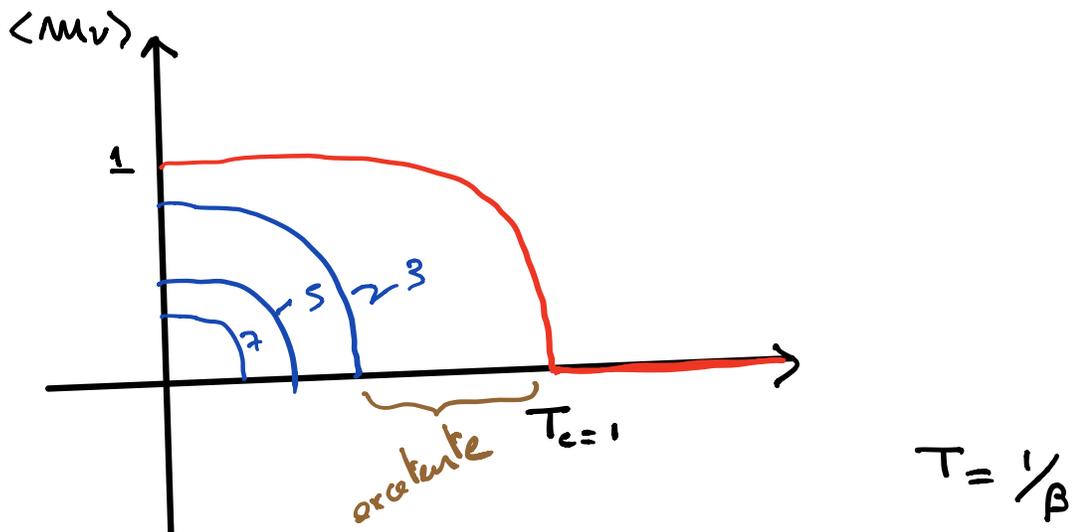
Solución de recurrencia

Busquemos una solución de recurrencia

$$\bar{m} = (0, 0, \dots, m^\nu, 0, \dots, 0)$$

$$\langle M_\nu \rangle = \left\langle \left\langle \sum^\nu \tanh \left( \frac{1}{T} \sum^\nu m^\nu \right) \right\rangle \right\rangle$$

$$\langle M_\nu \rangle = \tanh \left( \frac{1}{T} \langle M_\nu \rangle \right) \quad \langle M^H \rangle = \langle \xi \rangle$$



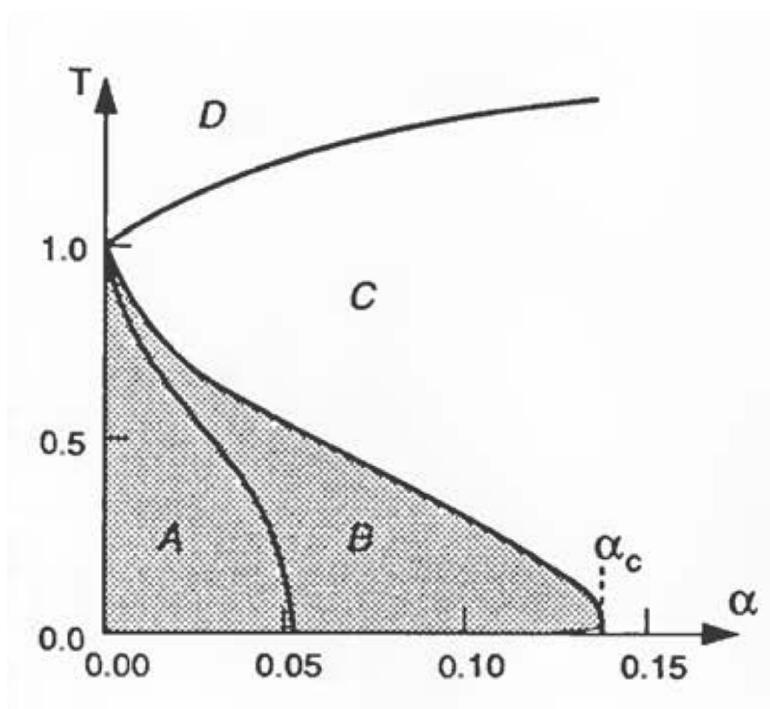
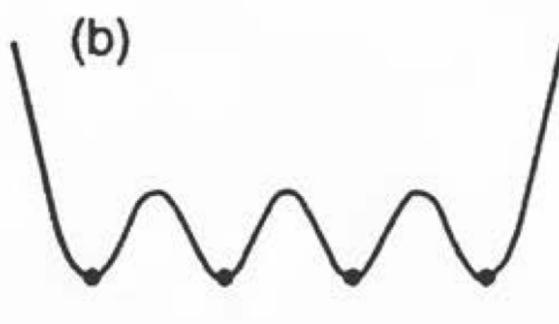
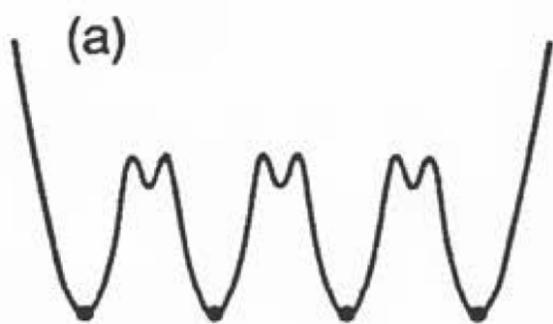
La energía es

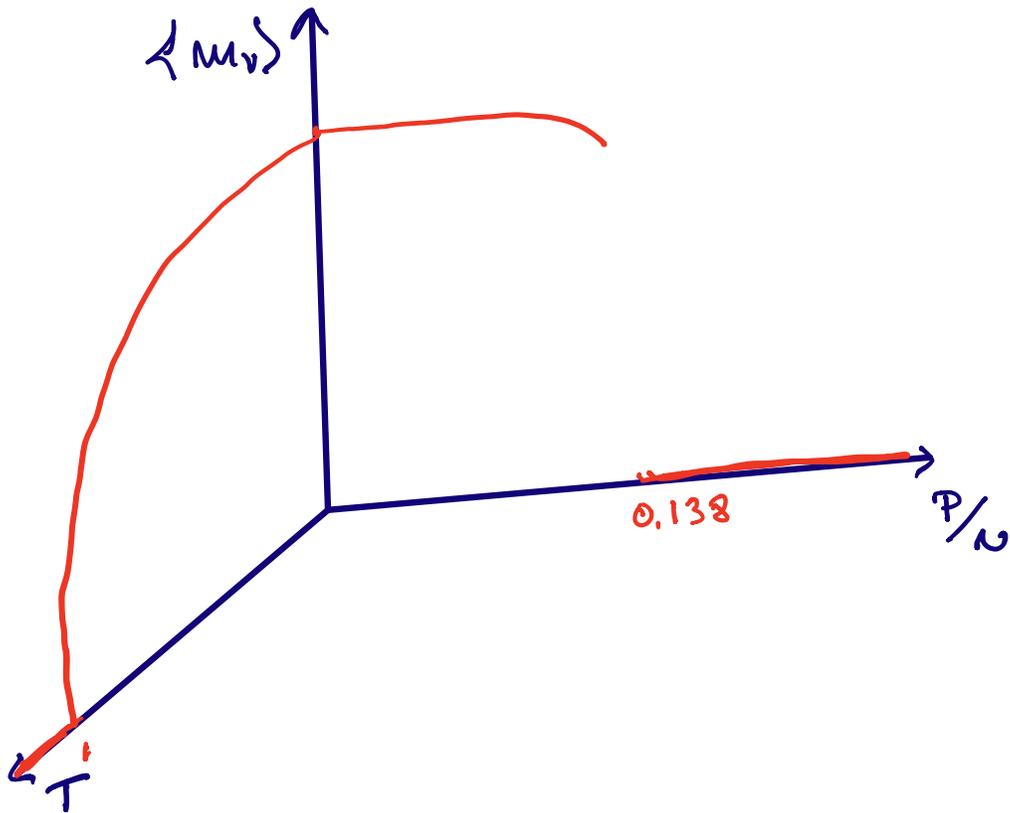
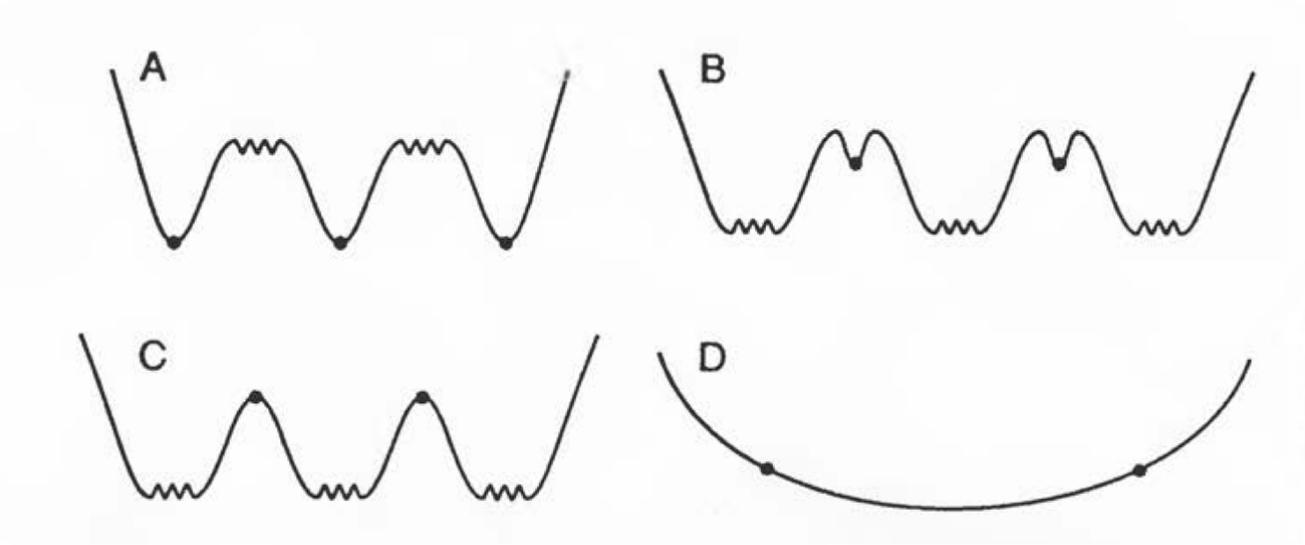
$$H = -\frac{1}{2} N \sum_\mu (M_\mu)^2 + \frac{q}{2} \approx -\frac{N}{2} \bar{m} \cdot \bar{m}$$

# Soluciones simétricas

Si mezclan un mínimo por, son máximos

Si " " " " imper, son mínimos.





$$C \equiv \beta(1 - q) = \sqrt{\frac{2}{\pi\alpha r}} \exp\left(-\frac{m^2}{2\alpha r}\right)$$

$$r = \frac{1}{(1 - C)^2}$$

$$m = \operatorname{erf}\left(\frac{m}{\sqrt{2\alpha r}}\right)$$