

Boltzmann機械

A decorative horizontal line with a crossbar on the left side, rendered in a multi-colored gradient.

概要

- 相互結合的神経回路模型
 - 記憶と想起のモデル
- 非決定的動作
 - 確率過程としての動作
 - 記憶の出現率に注目
- 内部と外界から構成される
 - 外界から示される記憶(パターン)を学習
 - 記憶の整理

Boltzmann機械

- Hopfield モデルと同じ構成
- エネルギー

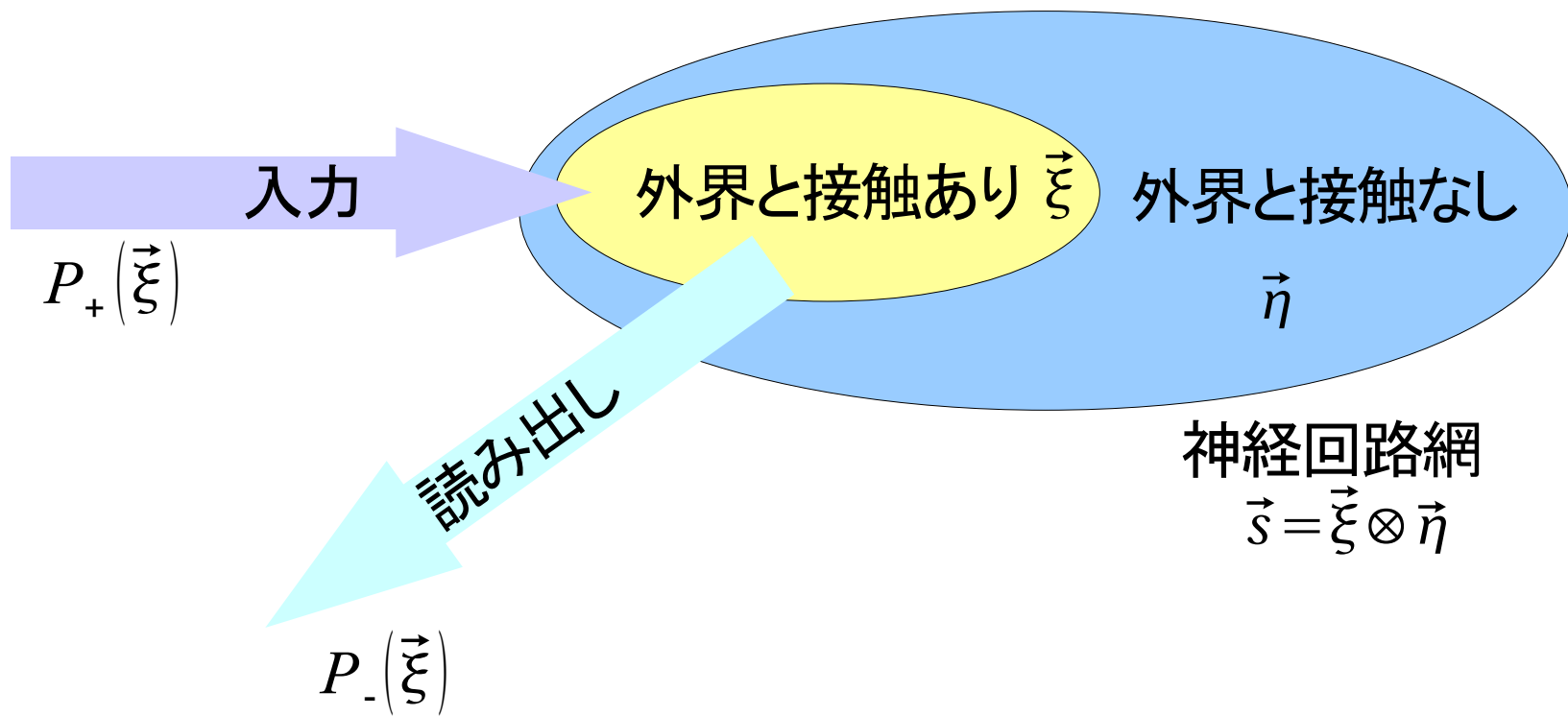
$$E(\vec{s}) = -\frac{1}{2} \sum_i \sum_{j \neq i} w_{ij} s_i s_j, \quad w_{ij} = w_{ji}$$

- ダイナミクス

$$P(s_i = \pm 1) = \left(1 + e^{\mp 2\beta h_i}\right)^{-1}, \quad h_i = \sum_{j \neq i} w_{ij} s_j$$

- 平衡分布

$$P(\vec{s}) \propto \exp(-\beta E(\vec{s}))$$



学習

- 外界と接している部分 $\vec{\xi}$ と内部の部分 $\vec{\eta}$
 $\vec{s} = \vec{\xi} \otimes \vec{\eta}$
- 外界から与えるパターンの出現確率 $P_+(\vec{\xi})$
- Boltzmann機械が作るパターンの確率

$$P_-(\vec{\xi})$$

-
- Kullback divergenceを導入する
 - 二つの確率分布のずれの指標

$$G = \sum_{\vec{\xi}} P_+(\vec{\xi}) \ln \frac{P_+(\vec{\xi})}{P_-(\vec{\xi})}$$

- 二つの確率分布が等しくなるとゼロになる

-
- w_{ij} の変更によるKullback divergenceの変化

$$\delta G = \frac{\partial G}{\partial w_{ij}} \delta w_{ij}$$

- G を減少させるには

$$w_{ij} \rightarrow w_{ij} - c \frac{\partial G}{\partial w_{ij}}$$

-
- 熱平衡分布を代入し、隠れた部分について和をとる
 - 見えている部分の分布が分かる

$$P_{\cdot}(\vec{\xi}) = Z^{-1} \sum_{\{\vec{\eta}\}} e^{-\beta E}$$
$$Z = \sum_{\{\vec{s}\}} e^{-\beta E}$$

$$\begin{aligned}
\frac{\partial G}{\partial w_{ij}} &= - \sum_{\{\vec{\xi}\}} P_+(\vec{\xi}) \frac{\partial}{\partial w_{ij}} \ln P_-(\vec{\xi}) \\
&= - \sum_{\{\vec{\xi}\}} P_+(\vec{\xi}) \frac{\partial}{\partial w_{ij}} \left[\ln \sum_{\{\vec{\eta}\}} e^{-\beta E} - \ln Z \right] \\
&= \sum_{\{\vec{\xi}\}} P_+(\vec{\xi}) \left[\beta \frac{1}{\sum_{\{\vec{\eta}\}} e^{-\beta E}} \sum_{\{\vec{\eta}\}} s_i s_j e^{-\beta E} - \frac{\beta}{Z} \sum_{\{\vec{s}\}} s_i s_j e^{-\beta E} \right] \\
&= - \frac{\beta}{Z} \sum_{\{\vec{\xi}\}} P_+(\vec{\xi}) \left[P_-^{-1}(\vec{\xi}) \sum_{\{\vec{\eta}\}} s_i s_j e^{-\beta E} - \sum_{\{\vec{s}\}} s_i s_j e^{-\beta E} \right]
\end{aligned}$$

- 第1項

- $\vec{\xi}$ を固定して $\vec{\eta}$ について平均
- 覚醒時の学習

- 第2項

- 全てについて平均
- REM睡眠?