



动力学平均场理论

• 院系：物理学院

• 专业：物理专业

• 答辩人：王誉晨



中山大學
SUN YAT-SEN UNIVERSITY

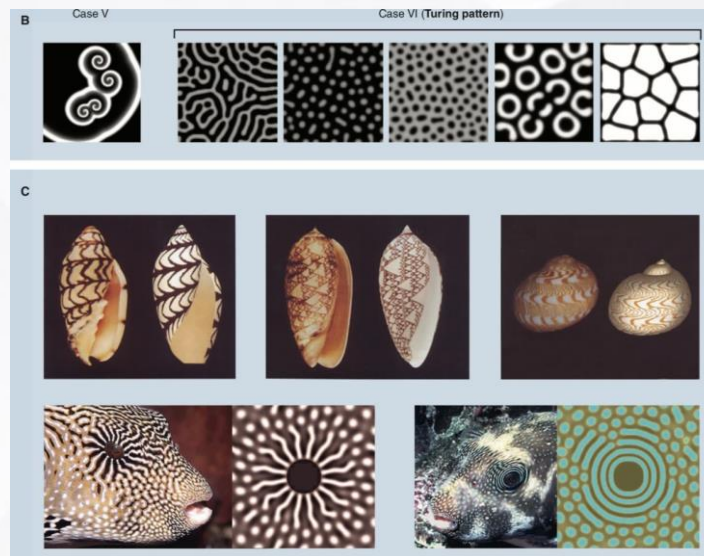
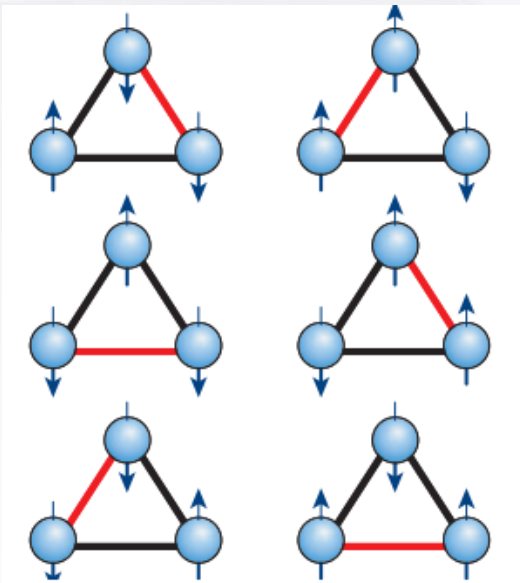
1

从蝴蝶效应讲起

RESEARCH BACKGROUNDS

學大山中立國

- Quantum spin liquids
- self organised criticality
- K-line



The more is different

无穷大的微分方程组



高斯变量驱动的系统的变化

布朗运动

布朗运动



与水分子
- 碰撞随机运动。无规则碰撞

静力 $m\ddot{x} = m\dot{v} = -\sum v$

动力 $m\dot{v} = -\sum v + \eta(t)$

$$\langle \eta(t) \rangle = 0$$

$$\langle \eta(t)\eta(t') \rangle = 2\sigma^2 \delta(t-t')$$

正式解

$$v(t) = e^{-t/t_0} \left[v_0 + \int_0^t ds e^{s/t_0} \frac{1}{m} \eta(s) \right]$$

$$t_0 = \frac{m}{\gamma}$$

$$\langle v(t) \rangle = v_0 e^{-t/t_0}$$

$$\langle v(t)v(t') \rangle = v_0^2 e^{-\frac{t+t'}{t_0}}$$

$$+ \left(\frac{\sigma}{m}\right)^2 e^{-\frac{t+t'}{t_0}} \int_0^t ds \int_0^{t'} ds' e^{s/t_0 + s'/t_0} 2\delta(s-s')$$

$$\int ds' e^{2s'/t_0} = \int_0^t ds' 2e^{2s'/t_0} = t_0 (e^{2t/t_0} - 1)$$

$$\langle v(t)v(t') \rangle = e^{-\frac{t+t'}{t_0}} \left(v_0^2 - \frac{\sigma^2}{m\gamma} \right) + \frac{\sigma^2}{m\gamma} e^{-\frac{|t-t'|}{t_0}}$$

稳定状态 $t \rightarrow \infty, t, t' \gg t_0$

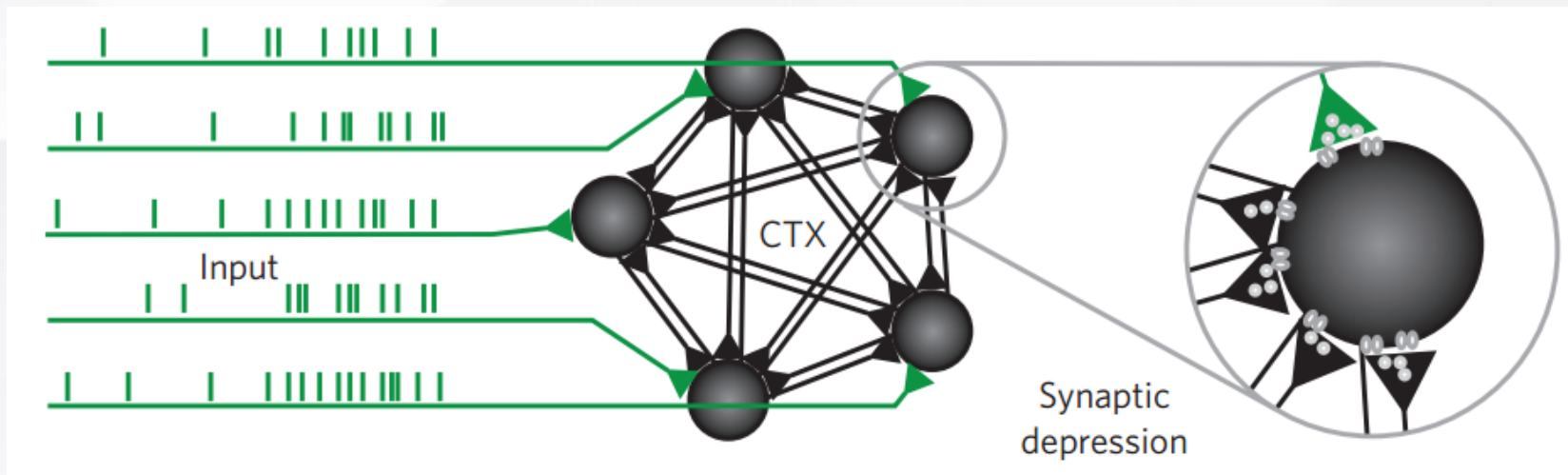
$$\langle v(t)v(t') \rangle = \frac{\sigma^2}{m\gamma} e^{-|t-t'|/t_0}$$

$$\langle v^2(t) \rangle = \frac{\sigma^2}{m\gamma}$$

$$\frac{1}{2} m \langle v^2 \rangle = \frac{1}{2} k_B T$$

$$\sigma^2 = \gamma k_B T$$

神经科学



$$\frac{dV_i(t)}{dt} = -\frac{V_i(t) - V_{\text{rest}}}{\tau_m} + \sum_{j,n} J_{ij} \delta(t - t_{jn} - \Delta_{ij}) + J_{\text{ext}} \sum_n \delta(t - \tilde{t}_{in})$$

$$\frac{dx_i}{dt} = -x_i + \eta_i$$

$$\eta_i = \sum_{j=1}^N J_{ij} \phi(x_j)$$



中山大學
SUN YAT-SEN UNIVERSITY

2

痛并快乐着

RESEARCH BACKGROUNDS

學大山中立國

动力学平均场理论

模型设定

$$\frac{dx_i}{dt} = -x_i + \left[\sum_{j=1}^N J_{ij} \phi(x_j) \right]$$

↓ ↓ ↘
neural state weight non linear

$$J_i \sim N(0, \frac{g^2}{N})$$

$$\langle \eta_i(t) \rangle = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N [J_{ij} \phi(x_j)]_J$$

$$\begin{aligned} \langle \eta_i(t) \eta_j(t+\tau) \rangle &= \left[\sum_{l=1}^N J_{il} \phi(x_l(t)) \sum_{k=1}^N J_{jk} \phi(x_k(t+\tau)) \right] \\ &= \left[\sum_{l=1}^N J_{il} \sum_{k=1}^N J_{jk} \phi(x_l(t)) \phi(x_k(t+\tau)) \right] \\ &= \delta_{ij} \frac{g^2}{N} \sum_k [\phi(x_k(t)) \phi(x_k(t+\tau))] \\ &= \delta_{ij} g^2 \langle \phi(x_k(t)) \phi(x_k(t+\tau)) \rangle \end{aligned}$$

令: $C(\tau) = \langle \phi(x_k(t)) \phi(x_k(t+\tau)) \rangle$

噪声平均

动力学平均场理论

模型设定

$$\frac{dx_i}{dt} = -x_i + \sum_{j=1}^N J_{ij} \phi(x_j)$$

\downarrow \downarrow \swarrow
neural state weight non linear

$$J_i \sim N(0, \frac{g^2}{N})$$

$$\langle \eta_i(t) \rangle = \sum_{j=1}^N [J_{ij} \phi(x_j)]_J$$

$$\dot{x}_i = -x_i + \eta_i$$

$$\begin{cases} (1+iu) \hat{x}_i(u) = \hat{\eta}_i(u) \\ (1-iu) \hat{x}_i(-u) = \hat{\eta}_i(-u) \end{cases}$$

$$\Rightarrow (1-u^2) \hat{x}_i(-u) \hat{x}_i(u) = \hat{\eta}_i(-u) \hat{\eta}_i(u)$$

动力学平均场理论

$$\Rightarrow (1 - \omega^2) \hat{x}_i(-\omega) \hat{x}_i(\omega) = \hat{\eta}_i(-\omega) \hat{\eta}_i(\omega)$$

$$\begin{aligned} \frac{1}{2\pi} \int \hat{\eta}(\omega) \hat{\eta}(-\omega) e^{-i\omega\tau} d\omega &= \frac{1}{2\pi} \iint \eta(t) e^{-i\omega t} dt \int \eta(t') e^{i\omega t'} dt' \cdot e^{-i\omega\tau} d\omega \\ &= \frac{1}{2\pi} \iint \int \eta(t) \eta(t') e^{i\omega(-t+t'-\tau)} dt dt' d\omega \\ &= \iint \eta(t) \eta(t') \delta(t' - (t+\tau)) dt dt' \\ &= \int \eta(t) \eta(t+\tau) dt \\ &= \langle \eta(t) \eta(t+\tau) \rangle \end{aligned}$$

同理:

$$\frac{1}{2\pi} \int \hat{x}(\omega) \hat{x}(-\omega) e^{-i\omega\tau} d\omega = \langle x(t) x(t+\tau) \rangle$$

右边 $\frac{1}{2\pi} \int \hat{\eta}(\omega) \hat{\eta}(-\omega) e^{-i\omega\tau} d\omega = \langle \eta(t) \eta(t+\tau) \rangle$

左边 $\frac{1}{2\pi} \int \hat{x}(\omega) \hat{x}(-\omega) e^{-i\omega\tau} d\omega = \langle x(t) x(t+\tau) \rangle$

$$\begin{aligned} \frac{1}{2\pi} \int (1 + \omega^2) \hat{x}(\omega) \hat{x}(-\omega) e^{-i\omega\tau} d\omega &= \frac{1}{2\pi} \int (1 - (i\omega)^2) \hat{x}(\omega) \hat{x}(-\omega) e^{-i\omega\tau} d\omega \\ &= \left(1 - \frac{d^2}{dt^2}\right) \langle x(t) x(t+\tau) \rangle \end{aligned}$$

令: $C(\tau) = \langle \phi(x_k(t)) \phi(x_k(t+\tau)) \rangle = \langle \eta(t) \eta(t+\tau) \rangle$

噪声平均

令: $\Delta(\tau) = \langle x(t) x(t+\tau) \rangle$

局域场平均

$$\Rightarrow \Delta - \ddot{\Delta} = g^2 C(\tau)$$

动力学平均场理论

$$\Rightarrow \Delta - \ddot{\Delta} = g^2 C(\tau)$$



$$\ddot{\Delta} = -\frac{\partial V}{\partial \Delta}$$

参数化:

$$\langle x(t) \rangle = \langle x(t+\tau) \rangle = 0$$

$$\langle x(t) x(t+\tau) \rangle = \Delta(\tau)$$

$$x(t) = \alpha y + \beta z$$

$$x(t+\tau) = \alpha y' + \beta z$$

y, y', z 都是高斯变量

$$\Rightarrow \alpha = \sqrt{|\Delta(0) - \Delta(\tau)|}$$

$$\beta = \sqrt{|\Delta\tau|}$$

动力学平均场理论

$$\Rightarrow \Delta - \ddot{\Delta} = g^2 C(\tau)$$

$$\ddot{\Delta} = -\frac{\partial V}{\partial \Delta}$$

$$C(\tau) = \int Dy Dy' Dz \phi(\alpha y + \beta z) \phi(\alpha y' + \beta z) = \int Dz \left[\int Dy \phi(\alpha y + \beta z) \right]^2$$

$$V = -\frac{\Delta^2}{2} + g^2 V_2$$

$$V_2 = \int Dz \left[\int Dy \Phi(\alpha y + \beta z) \right]^2$$

$$V(\Delta) = -\frac{\Delta^2}{2} + g^2 \int Dz \left[\int Dy \Phi(\sqrt{\Delta(0)} - |\Delta|y + \sqrt{|\Delta|}z) \right]^2$$

动力学平均场理论

$$\frac{dx_i}{dt} = -x_i + \left[\sum_{j=1}^N J_{ij} \phi(x_j) \right]$$

\downarrow \downarrow \swarrow
neural state weight non linear

$$J_i \sim N(0, \frac{g^2}{N})$$

$$\ddot{\Delta} = -\frac{\partial V}{\partial \Delta}$$

$$V(\Delta) = -\frac{\Delta^2}{2} + g^2 \int Dz \left[\int Dy \Phi(\sqrt{\Delta(0)} - |\Delta|y + \sqrt{|\Delta|}z) \right]^2$$

$$\Delta(\tau) = \langle x(t) x(t+\tau) \rangle$$

局域场平均

$$\Delta(0) \geq |\Delta(t)|$$

$$\Delta(t) = \Delta(-t)$$

$$\dot{\Delta}(0) = 0$$

$$\frac{1}{2} \dot{\Delta}(t)^2 + V(\Delta(t)) = V(\Delta(0))$$

$$\frac{\partial V}{\partial \Delta} = -\Delta + g^2 \int Dz \left[\int Dy \phi(\sqrt{\Delta(0)} - |\Delta|y + \sqrt{|\Delta|}z) \right]^2$$
$$\frac{\partial^2 V}{\partial \Delta^2} = -1 + g^2 \int Dz \left[\int Dy \phi'(\sqrt{\Delta(0)} - |\Delta|y + \sqrt{|\Delta|}z) \right]^2$$

动力学平均场理论

$$\hat{\Delta}: \Delta(t) = \langle x(t) x(t+t) \rangle$$

局域场平均

$$\Delta(0) \geq |\Delta(t)|$$

$$\Delta(t) = \Delta(-t)$$

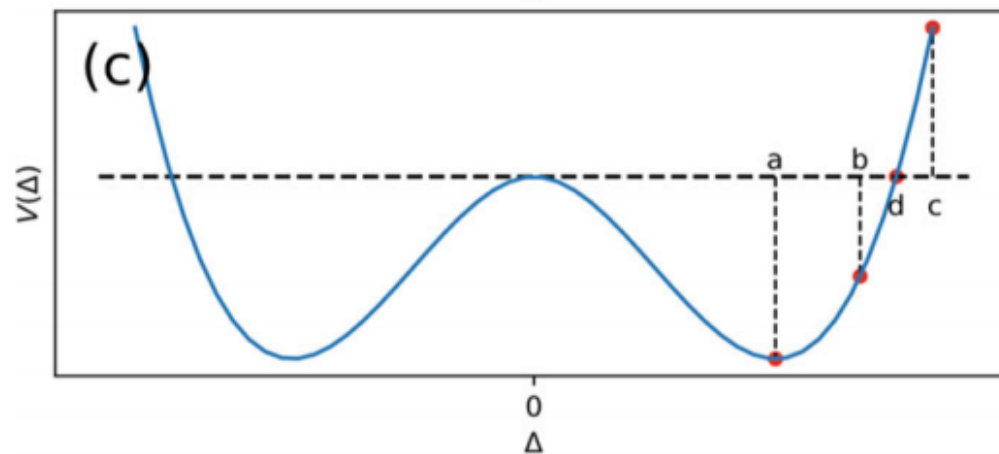
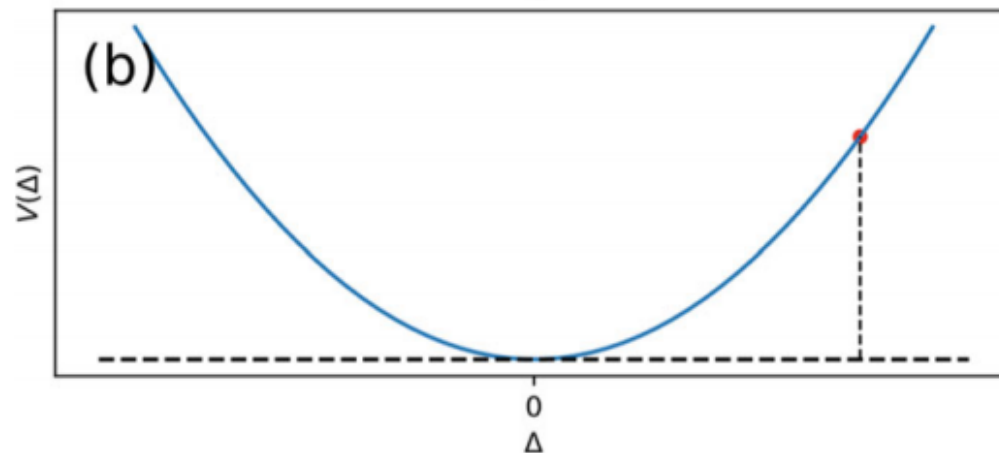
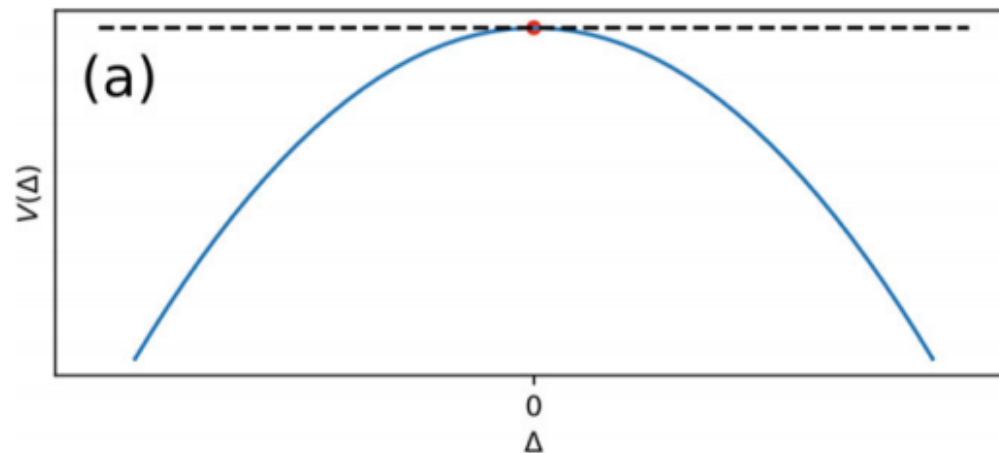
$$\dot{\Delta}(0) = 0$$

$$\frac{1}{2} \dot{\Delta}(t)^2 + V(\Delta(t)) = V(\Delta(0))$$

$$\frac{\partial V}{\partial \Delta} = -\Delta + g^2 \int Dz \left[\int Dy \phi(\sqrt{\Delta(0)} - |\Delta|y + \sqrt{|\Delta|}z) \right]^2$$

$$\frac{\partial^2 V}{\partial \Delta^2} = -1 + g^2 \int Dz \left[\int Dy \phi'(\sqrt{\Delta(0)} - |\Delta|y + \sqrt{|\Delta|}z) \right]^2$$

$$\frac{\partial^2 V}{\partial \Delta^2} \Big|_{\Delta=0} = -1 + g^2 \left[\int Dy \phi'(\sqrt{\Delta(0)}y) \right]^2$$





中山大學
SUN YAT-SEN UNIVERSITY

3

前世今生

RESEARCH BACKGROUNDS



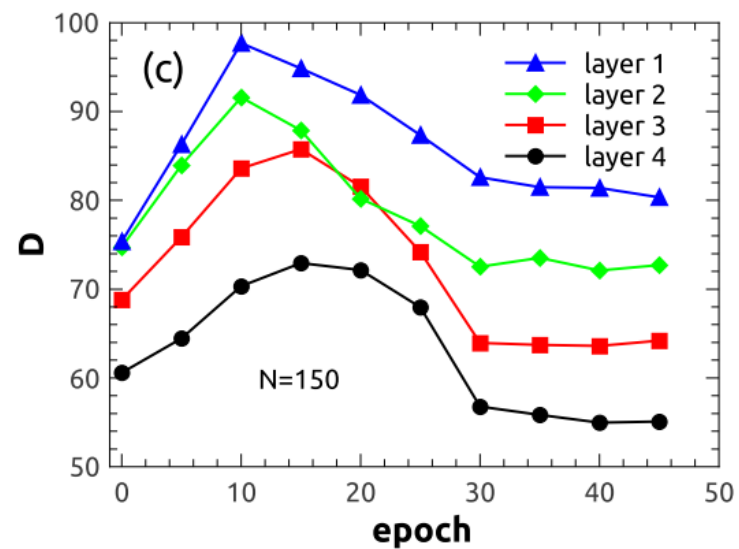
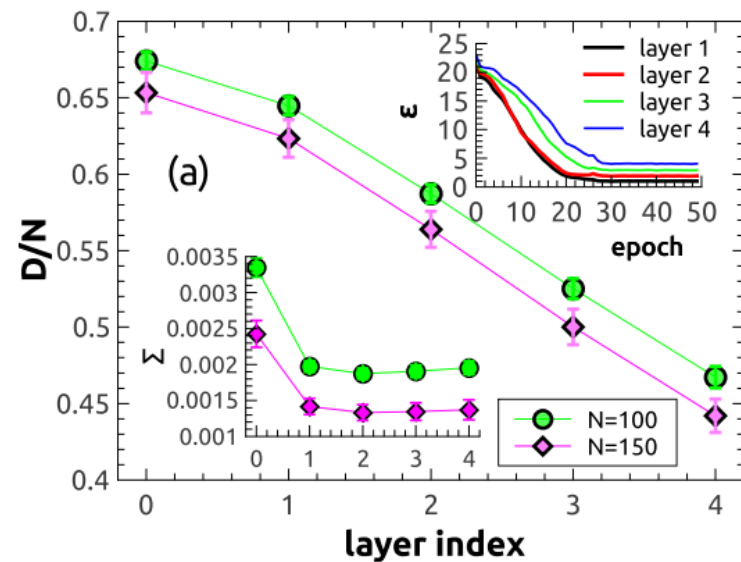
降维之谜

PHYSICAL REVIEW E **98**, 062313 (2018)

Mechanisms of dimensionality reduction and decorrelation in deep neural networks

Haiping Huang*

School of Physics, Sun Yat-sen University, Guangzhou 510275, People's Republic of China



凝聚态

主要解决强关联问题

1. 电子结构计算

DMFT在电子结构计算中得到广泛应用，可以处理包括强关联体系在内的各种体系的电子结构。例如，DMFT可以用来计算在高温超导材料中电子的输运性质、激发谱和相变等。

2. 量子磁性材料

DMFT在描述量子磁性材料的磁性和输运性质方面也有广泛应用。例如，可以用DMFT研究铁磁、反铁磁、铁电材料的磁性和输运性质，以及这些性质的相互关系。

3. 自旋液体

DMFT也可以用来描述自旋液体（spin liquid）等复杂的凝聚态体系。自旋液体是一种特殊的量子态，在其中自旋无序的基态呈现出一些非常特殊的物理性质。通过DMFT的研究，可以探索自旋液体的电子、磁性和输运性质。

相较于蒙特卡洛方法，DMFT的优势在于：

1. 计算速度较快

蒙特卡洛方法的计算速度通常比DMFT慢得多，因为蒙特卡洛方法需要对随机采样进行大量的计算，而DMFT则是通过对局部格林函数的求解来实现对整个系统的描述，相对来说计算速度较快。

2. 适用范围更广

蒙特卡洛方法通常只适用于格点模型等特定类型的问题，而DMFT可以处理更广泛的强关联问题，包括实际材料中的电子结构和磁性等问题。

3. 非平衡性问题处理能力强

DMFT可以处理非平衡态系统的时间演化问题，例如可以研究强关联电子体系在外场作用下的输运性质和响应，而蒙特卡洛方法通常只适用于平衡态系统。

不过，DMFT也有一些不足之处，例如：

1. 局限于单粒子近似

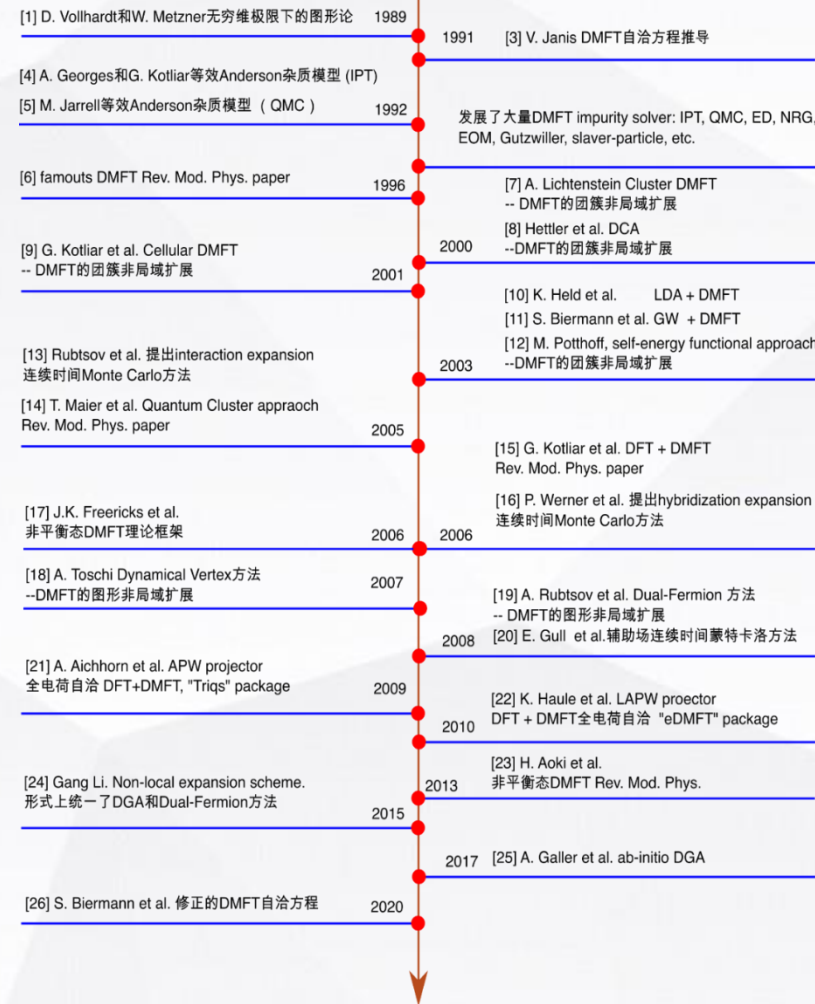
DMFT通常只考虑单粒子格林函数的效应，而忽略多粒子效应的影响，因此它在处理某些问题时可能不太准确。

2. 忽略空间相关性

DMFT将系统划分为局部和非局部两部分，将空间相关性简化为局部的平均场效应，而忽略了空间相关性对系统的影响，因此在处理某些问题时可能存在一定的局限性。

【知社特刊】动力学平均场：三十而已

原创 李刚 知社学术圈 2020-12-04 11:29





感谢垂听