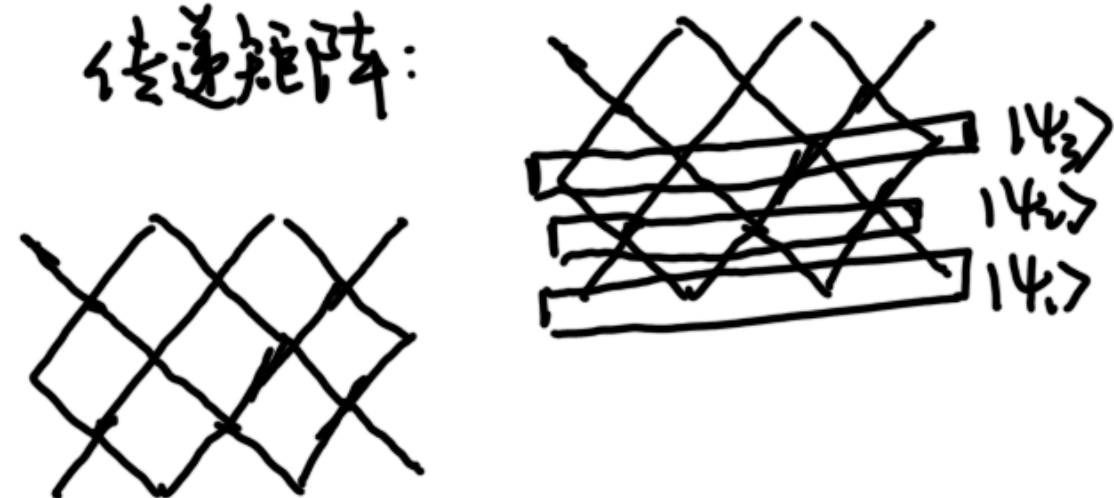


1. 回顾

一维伊辛模型的一种解法:  $Z = \sum_{\vec{\sigma}} e^{J \sum \sigma_i \sigma_{i+1}} = \sum_{\vec{\sigma}} \langle \sigma_1 | e^{J \sigma_1 \sigma_2} | \sigma_2 \rangle \langle \sigma_2 | e^{J \sigma_2 \sigma_3} | \sigma_3 \rangle \dots \langle \sigma_n | e^{J \sigma_n \sigma_1} | \sigma_1 \rangle$   
 $= \text{tr } V^n \quad V_{ij} = e^{J \sigma_i \sigma_j}$

实际上利用了完备性关系:  $|\sigma_1\rangle \dots |\sigma_n\rangle \dots$

传递矩阵:



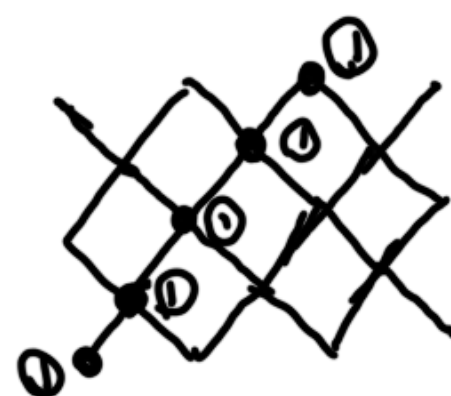
$$Z = \sum_{|\psi_i\rangle} \langle \psi_1 | V | \psi_2 \rangle \langle \psi_2 | W | \psi_3 \rangle \langle \psi_3 | V | \psi_4 \rangle \langle \psi_4 | W | \psi_5 \rangle \dots$$

$|\psi_i\rangle$  可以用一组自旋  $\vec{\mu} = (\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3, \dots, \sigma_n)$  标记.

我们这样标记每行的第一个自旋,



而不是这样:



$\Leftrightarrow$



(这样不是更好吗? 甚至不用区分 V, W).

因为这样建立的传递矩阵  $V = \prod_{i=1,3,\dots} e^{L \sigma_i \sigma_{i+1} + K \sigma_{i+1} \sigma_{i+2}}$  不能很好的对角化.

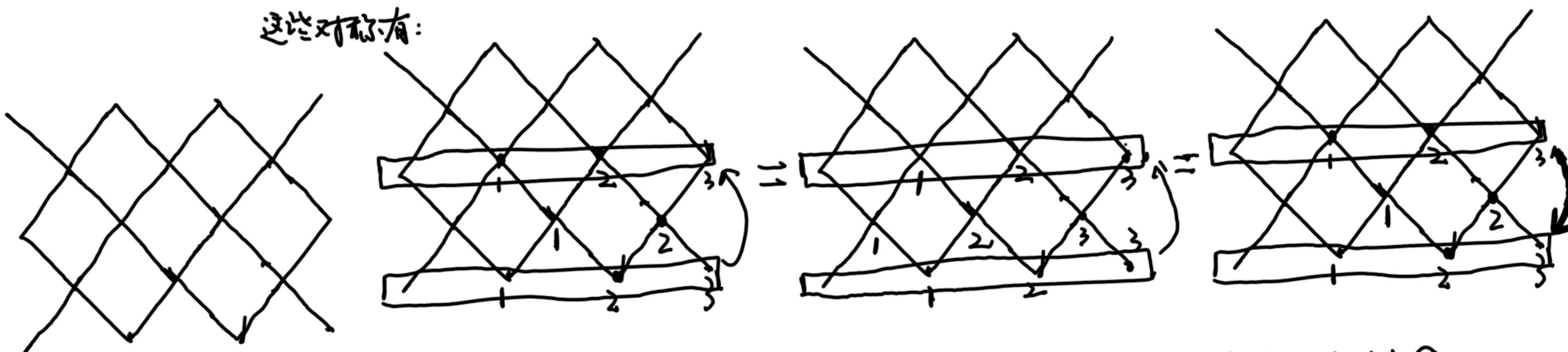
并且破坏不了上下互演和左右互演的对称.



而原来的方法建立的传递矩阵  $V = \prod e^{L \sigma_i \sigma_{i+1} + K \sigma_{i+1} \sigma_{i+2}}$ ,  $W = \prod e^{L' \sigma_i \sigma_{i+1} + K' \sigma_{i+1} \sigma_{i+2}}$

虽然可能也不能对角化, 但  $V(K, L) W(K', L')$  在满足一些对称时可以很方便的对角化.

这些对称有:



$$V(K, L) W(K', L') = W(K, L) V(K', L') \quad V(K, L) W(K', L') = V(K', L') W(K, L) \quad (3)$$

并且有内禀的关系  $W(K, L) = V^T(L, K)$ ,  $W(K, L) = V(K, L)^T$

$T$  是平移算符,  $T = \delta(\sigma_1, \sigma_2) \delta(\sigma_2, \sigma_3) \dots \delta(\sigma_n, \sigma_1)$

第①个等式比较好理解, 可以直接从矩阵元推出来.

第②个等式可以认为具有规范性质,  $\{K', L', K, L\}$  都是局域的量, 真正 physical 的量是形如函数.

我们可以对  $\{K', L', K, L\}$  作规范变换, 使变换后的  $\{K, L, K', L'\}$  满足第②个等式.

之后可以证明当满足第②个等式时  $\sinh 2K \sinh 2L = \sinh 2K' \sinh 2L'$ . 这实际上是一种规范(?)

$$VW = V(K, L)W(K', L') = \prod e^{\sigma'_i (L\sigma_i + K\sigma_{i+1} + K'\sigma'_i + L'\sigma'_{i+1})} = \prod 2 \cosh (L\sigma_i + K\sigma_{i+1} + K'\sigma'_i + L'\sigma'_{i+1})$$

$$\text{tr} VW = \sum_{\sigma_i} \prod 2 \cosh (L\sigma_i + K\sigma_{i+1} + K'\sigma'_i + L'\sigma'_{i+1})$$

$$= \sum_{\sigma_i} \langle \sigma_1, \sigma'_1 | \langle \sigma_2, \sigma'_2 | \langle \sigma_3, \sigma'_3 | \dots \langle \sigma_n, \sigma'_n |$$

$$= \text{tr} (1)^n = f(L, K, K', L'). \text{ 此时对 } \{L, K, K', L'\} \text{ 我们可以做保持 } f(L, K, K', L') \text{ 的规范变换.}$$

具有三个自由度!

$$\text{tr} (VW)^n = f_n(L, K, K', L'), \text{ 也可以做类似的规范变换.}$$

下面证明  $\sinh 2K \sinh 2L = \sinh 2K' \sinh 2L'$  时  $V(K, L)W(K', L') = V(K', L')W(K, L)$

(因为  $V(K, L)W(K', L') = V(K', L')W(K, L)$  具有非常好的性质, 所以后面我们都会把  $\{K, L, K', L'\}$  规范到  $\sinh 2K \sinh 2L = \sinh 2K' \sinh 2L'$  上).

$$VW = \prod 2 \cosh (L\sigma_i + K\sigma_{i+1} + K'\sigma'_i + L'\sigma'_{i+1}) = \prod \chi(\sigma_i, \sigma_{i+1}, \sigma'_i, \sigma'_{i+1}). \quad (\text{定义了函数 } \chi(a, b, c, d))$$

$\chi(a, b, c, d)$  对  $VW$  来说也是一个局域的函数, 也是可以做 gauge transformation (跟之前的规范变换不太一样) 的,

$$\chi(a, b, c, d) \rightarrow e^{Mac} \chi(a, b, c, d) e^{-Mbd} \text{ 不改变 } VW \text{ 的数值, } M \text{ 是冗余自由度.}$$

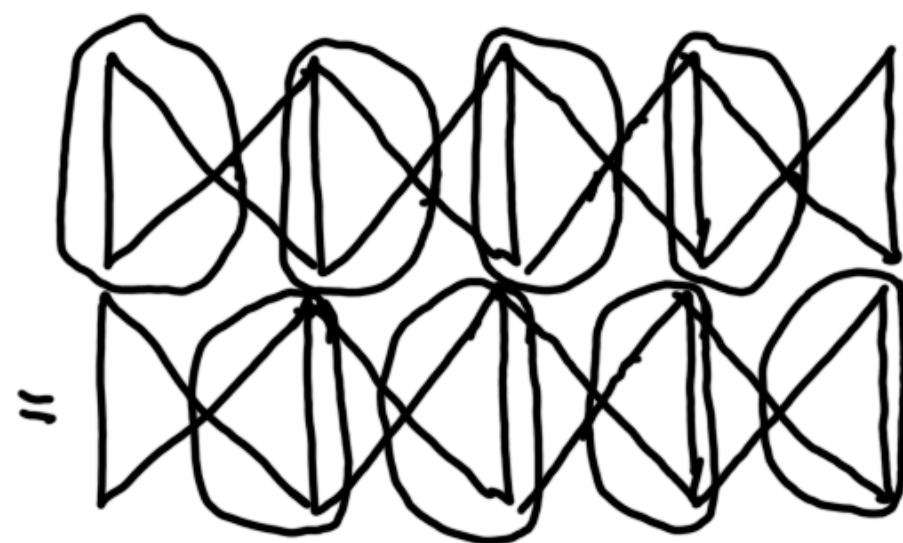
定义  $\chi'(a, b, c, d) = 2 \cosh (L'\sigma_i + K'\sigma_{i+1} + K\sigma'_i + L\sigma'_{i+1})$  (是  $V(K', L')W(K, L)$  的局域项)

$\chi(a, b, c, d) = 2 \cosh (L\sigma_i + K\sigma_{i+1} + K'\sigma'_i + L'\sigma'_{i+1})$  (是  $V(K, L)W(K', L')$  的局域项),

下面证明当  $\sinh 2K \sinh 2L = \sinh 2K' \sinh 2L'$  时  $\chi'(a, b, c, d) = e^{Mac} \chi(a, b, c, d) e^{-Mbd}$ .

$$\Leftrightarrow \chi'(a, b, c, d) e^{Mbd} = e^{Mac} \chi(a, b, c, d)$$

这个证出来了之前那个命题也证出来了.





$$X'(a,b,c,d) e^{mbd}: \text{Diagram ①} = \text{Diagram ②} \quad (\Delta-Y \text{变换}).$$

$$e^{Mac} X(a,b,c,d) = M \text{Diagram ③} = \text{Diagram ④}$$

把①④对应, ②③对应, 可以得到  $\sinh 2K \sinh 2L = \sinh 2K' \sinh 2L'$ .

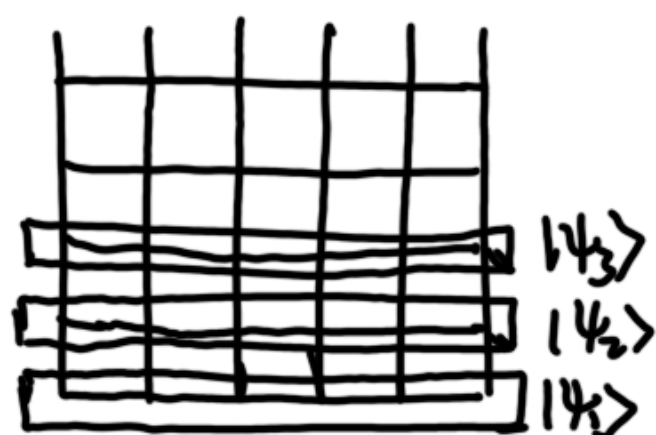
将  $W(K', L') = V(K', L') T$  ( $T$  是平移算符) 代入  $V(K, L) W(K', L') = V(K', L') W(K, L)$ ,

并利用  $T^{-1} V(K, L) T = V(K, L)$  得到  $V(K, L) V(K', L') = V(K', L') V(K, L)$ .

容易发现当  $K=K', L=L'$  时,  $\langle \mu' | UV | \mu \rangle = \langle \mu | UV | \mu' \rangle$ .  $UV$  是对称正定的, 有正本征值  $\lambda$ .

第二种证法 graphical proof. 仅仅是一种证法.

把倾斜的45°转回去, 我们的传递矩阵作用的态如左图所示.



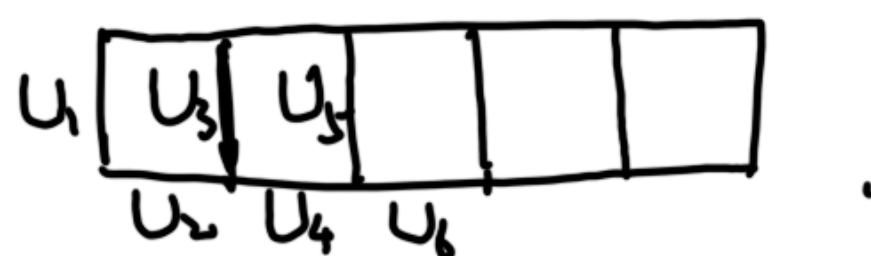
定义  $M(i) = \delta(\sigma_1, \sigma'_1) \delta(\sigma_2, \sigma'_2) \dots \delta(\sigma_{j-1}, \sigma'_{j-1}) \delta(\sigma_{j+1}, \sigma'_{j+1}) \dots \delta(\sigma_n, \sigma'_n)$   
仅仅是为了表示方便.

$$\text{定义算符 } P_i(K)_{\mu, \mu'} = \exp(K \sigma_i \sigma_{i+1}) \delta(\sigma_i, \sigma'_i) M(i)$$

$$Q_i(L)_{\mu, \mu'} = \exp(L \sigma_i \sigma'_i) M(i)$$

$$= [e^L \delta(\sigma_i, \sigma'_i) + e^{-L} \delta(\sigma_i, -\sigma'_i)] M(i).$$

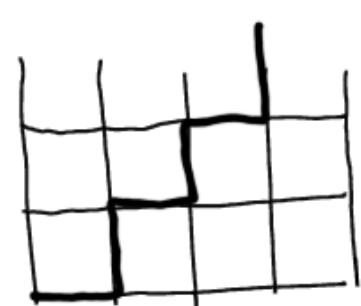
$$U_i(K, L) = \begin{cases} P_j(K) & i=2j \\ Q_j(L) & i=2j-1 \end{cases}$$



此时的传递矩阵应该写成  $Q_1 Q_2 Q_3 \dots Q_n P_1 P_2 P_3 \dots P_n$ .

但这并不是我们要研究的内容.

我们想做的是 graphical proof! 也就是之前的传递矩阵  $V(K, L)$ :



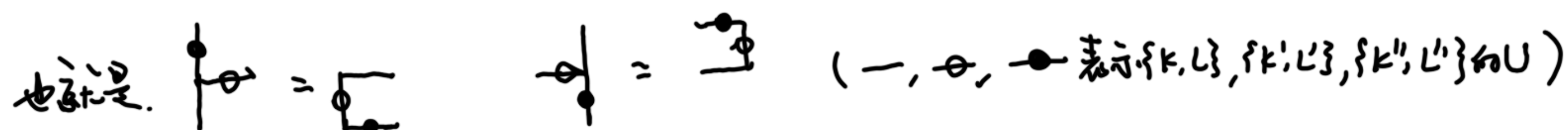
← 这是  $V(K, L)$ . 显然  $V(K, L) = U_1 U_2 U_3 \dots U_n$ . 我们还要建立相关的等式才能完成 graphical proof. 也就是类似对易式一样的东西.

对易关系这样:  $[P_j(K), Q_j(L)] = -2\sigma_j \sigma_{j+1} e^{-L} \cosh K \delta(\sigma_j, -\sigma_{j+1}) M(j)$

$$[P_{j+1}(K), Q_j(L)] = -2\sigma_{j+1} \sigma_j e^{-L} \cosh K \delta(\sigma_{j+1}, -\sigma_j) M(j+1)$$

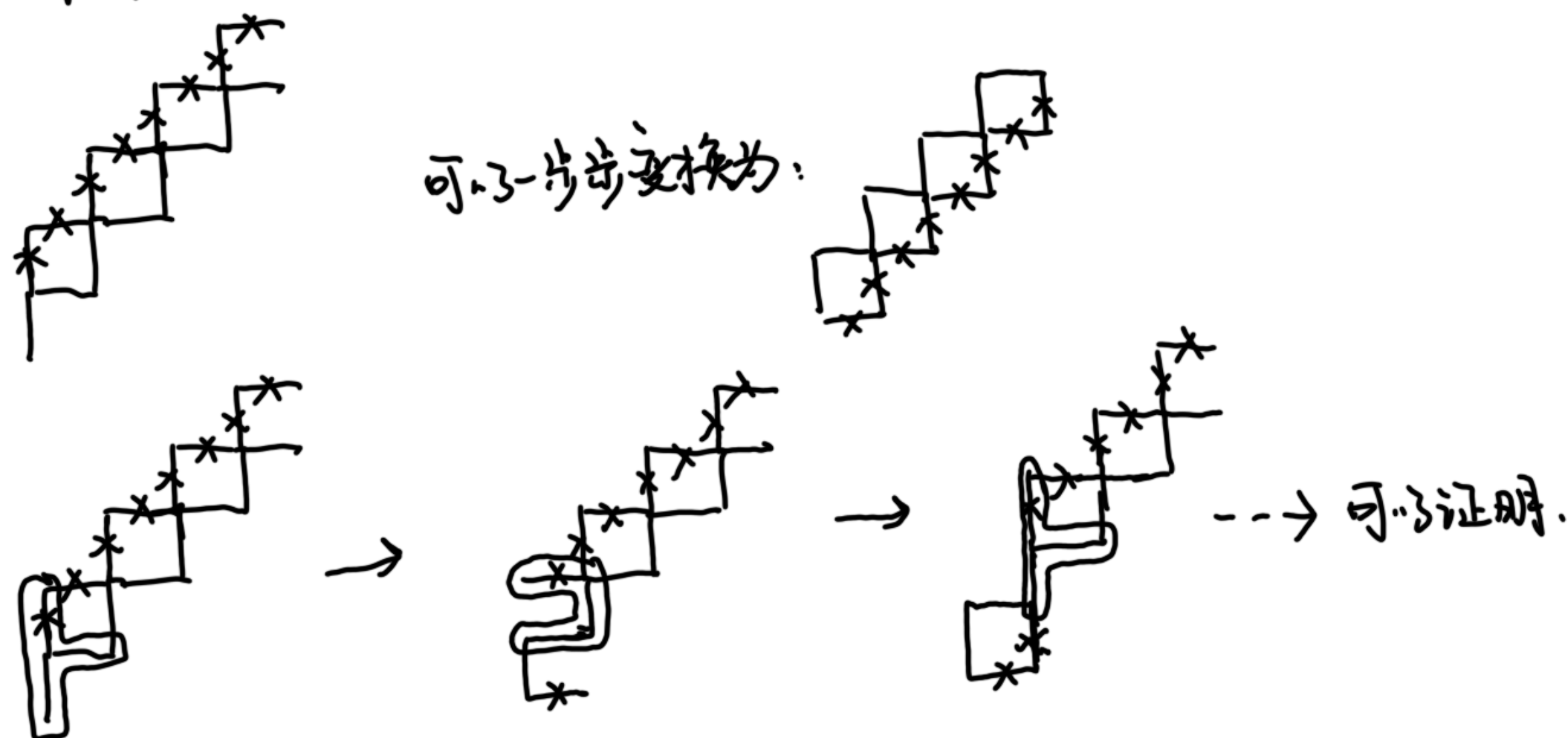
并不是我们想要的那种, 我们要的是建立图之间关联的等式.

也就是这种:  $U_{j+1} U_j U_{j+1}' = U_j' U_{j+1}' U_j$  (当  $\sinh 2K \sinh 2L = \sinh 2K' \sinh 2L' = \sinh 2K'' \sinh 2L''$ )

也就是:  (—, ○, ● 表示  $\{K, L\}, \{K', L'\}, \{K'', L''\}$  的  $U$ )

实际上用不到三组  $K, L$ , 只有两组.

原本的  $VW$  是这样的:



$$X(a, b, c, d) = 2 \cosh(La + Kb + K'(c + L'd))$$

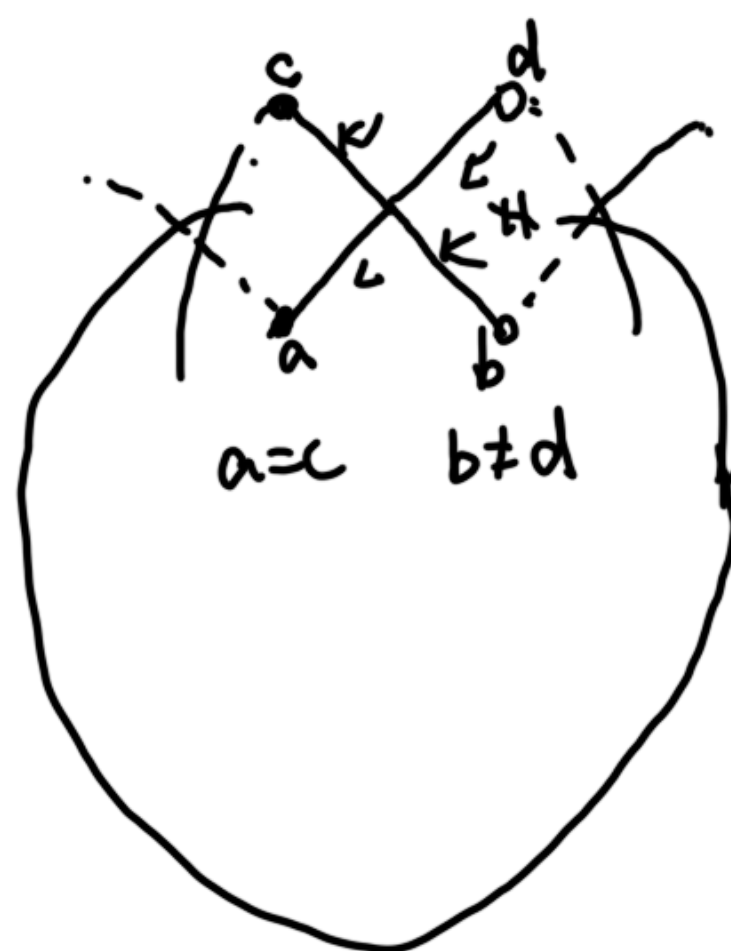
当  $K' = L + \frac{i}{2}\pi$ ,  $L' = -K$  时,  $X(a, b, c, d)$  具有良好的对称.

$$X(a, b, c, d) = 2i \cosh(L(a+c) + K(b-d))$$

我们希望  $X$  可以在  $\{a, b, c, d\}$  取某些值时为零, 这样可以对  $V(K, L)$  作出最大程度的化简.

显然  $a \neq c, b = d$  时  $\chi = 0$

并且如果  $a = c, b \neq d$  一定会有另外的地方出现  $a \neq c, b = d$  的情况:



← 这一圈中一定还有  $a \neq c, b = d$  的情况, 使这个微观态对  $V$  没有贡献.

所以真正 effective 量只有  $\chi(a=c, b=d)$  和  $\chi(a \neq c, b \neq d)$

$$\therefore V(K, L) W(L + i\frac{\pi}{2}, -K) = (2i \sinh 2L)^n \delta(\sigma_1, \sigma'_1) \delta(\sigma_2, \sigma'_2) \dots \delta(\sigma_n, \sigma'_n) + (-2i \sinh 2K)^n \delta(\sigma_1, -\sigma'_1)$$

$$\delta(\sigma_2, -\sigma'_2) \dots \delta(\sigma_n, -\sigma'_n)$$

$$= (2i \sinh 2L)^n I + (-2i \sinh 2K)^n R. \quad (\text{其中 } R = \delta(\sigma_1, -\sigma'_1) \delta(\sigma_2, -\sigma'_2) \dots \delta(\sigma_n, -\sigma'_n)).$$

$$R \text{ 的性质: } V(K, L) R = V(-K, -L).$$

这个公式能直接把特定情况下  $V(K, L) W(K, L)$  的本征值求出来,

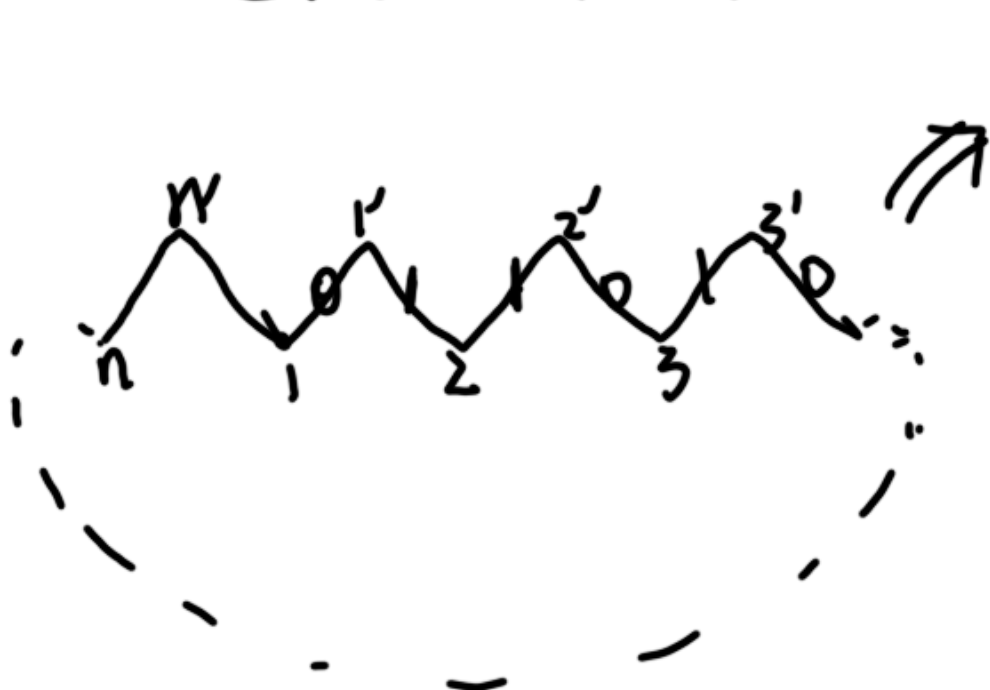
用其他方法也可以得到一个类似的等式.  $V(K \pm i\frac{\pi}{2}, L \pm i\frac{\pi}{2}) = V(K, L) e^{i\pi n}$

$$V \text{ 的矩阵元为 } \exp[(n-2p)K - (n-2q)L]$$

$p$  是  $\sigma_i = \sigma'_i$  的个数,  $q$  是  $\sigma_i \neq \sigma'_i$  的个数.

$$\exp[-(n-2p)(K + i\frac{\pi}{2}) - (n-2q)(L + i\frac{\pi}{2})] = \exp(-i\pi(n-p-q)) \cdot ( \quad )$$

是可以证明  $p+q$  是偶数的.



如果斜线两端自旋相同, 将线标记为 0, 否则标记为 1

$n-p$ : 所有左斜线上的数之和

$n-q$ : 所有右斜线上的数之和.

考虑 1 和 3' 上的自旋是否相等, 只需将 1 到 3' 的所有数加起来 mod 2 即可.

而自己的自己肯定相等. 所以所有数加起来 mod 2 一定是零.

因此  $n-p+n-q$  是偶数

$$p+q \text{ 是偶数}, V(k+i\frac{\pi}{2}, L+i\frac{\pi}{2}) = e^{i\pi n} V(k, L)$$

$n \gg 1$ , 总可以取  $n$  为偶. 此时  $V(k+i\frac{\pi}{2}, L+i\frac{\pi}{2}) = V(k, L)$

为了研究方便, 我们甚至可以取  $n$  为 4 的倍数, 8 的倍数来简化运算.

## 本征值问题

当  $\sinh 2K \sinh 2L = \sinh 2K' \sinh 2L'$  时  $V(k, L) V(k', L') = V(k', L') V(k, L)$ .

即具有共同本征态

证明本征态仅与  $h = \sinh 2K \sinh 2L$  有关.

用  $y(h)$  标记本征态, 当然, 可以加下标  $y_i(h)$ .

而  $T^{-1} V(k, L) T = V(k, L)$ ,  $V(-k, -L) = V(k, L) R$  不变态

$$\therefore V(k, L) y_i(h) = v_i(k, L) y_i(h)$$

$$T y_i(h) = t_i y_i(h)$$

$$R y_i(h) = r_i y_i(h). \quad \text{注意 } v_i(k, L) \text{ 不是 } k \text{ 的函数.}$$

$$W(k, L) = V^T(L, K) = V(k, L) T$$

$$\therefore v_i(k, L) t_i = v_i(L, K).$$

设  $V(k, L) W(k, L)$  的本征值为  $\lambda_i^2(k, L)$  (一定是正的为什么呢?)

$$\lambda_i^2(k, L) = v_i^2(k, L) t_i = v_i(k, L) v_i(L, K)$$

$$\lambda_i(k, L) = v_i(k, L) \sqrt{t_i}$$

$$\text{如果是 } \lambda_i(k, L, k', L') = \frac{v_i(k, L) v_i(k', L')}{t}$$

$$\text{就有 } \lambda_i(k, L, k', L') = \sqrt{v_i(k, L) v_i(k', L')} t$$

$$\text{有 } \lambda_i(k \pm i\frac{\pi}{2}, L \pm i\frac{\pi}{2}) = \lambda_i(k, L)$$

$$\lambda_i(k, L) \lambda_i(L + i\frac{\pi}{2}, -K) = (2i \sinh 2L)^h + (-2i \sinh 2K)^h r_i$$



Critical Point:  $\sinh 2L \sinh 2K = 1$

$$\text{令 } \sinh 2K = \tan u, \sinh 2L = \cot u$$

$$\text{则} \text{有 } e^{2K} = \frac{1+\sin u}{\cos u}, \quad e^{-2K} = \frac{1-\sin u}{\cos u}, \quad e^{2L} = \frac{1+\cos u}{\sin u}, \quad e^{-2L} = \frac{1-\cos u}{\sin u}$$

$$V_{n,p} = \exp[(n-2p)K + (n-2p)L] = e^{n-pK} e^{n-pL} e^{p(-K)} e^{p(-L)}$$

$$= \left( \frac{1+\sin u}{\cos u} \right)^{\frac{n-p}{2}} \left( \frac{1+\cos u}{\sin u} \right)^{\frac{n-p}{2}} \left( \frac{1-\sin u}{\cos u} \right)^{\frac{p}{2}} \left( \frac{1-\cos u}{\sin u} \right)^{\frac{p}{2}}$$

$$= \frac{\text{关于 } \sin u, \cos u \text{ 的多项式}}{(\sin u \cos u)^{\frac{n}{2}}} \quad (\text{取 } n \text{ 是偶数, 甚至 4 的倍数}).$$

记这个多项式为  $A(u)$ ,  $A(u)$  也可以复数化成关于  $e^{\pm iu}$  的多项式

$$\text{即 } A(u) = e^{-inu} (a_0 + a_1 e^{iu} + \dots + a_{2n} e^{2inu})$$

下面根据  $V_{n,p}$  的性质确定本征值

$$u \rightarrow u + \pi: K \rightarrow -K \pm i\frac{\pi}{2}, L \rightarrow -L \pm i\frac{\pi}{2}$$

$$\therefore V(-K, -L) = V(u + \pi)$$

$$\text{而 } V(-K, -L) = V(K, L)R = V(u)R \quad \therefore V(u + \pi) = V(u)R$$

$$\therefore \lambda_i(u + \pi) = \lambda_i(u) r_i, \quad \text{而 } \lambda_i(u) = V_i(u) \sqrt{t_i}$$

$$\therefore \lambda_i(u) = \text{一定能写成 } \frac{A(u) \text{ 的特征根}}{(\sin u \cos u)^{\frac{n}{2}}} \cdot \sqrt{t_i}$$

而  $A(u) y_i(h) = a_i(u) y_i(h)$ . 可以看作  $a_i(u)$  也是关于  $e^{\pm iu}$  的多项式.

$$\lambda_i(u) = \frac{\text{Polynomial}(e^{\pm iu})}{(\sin u \cos u)^{\frac{n}{2}}}$$

如果  $r_i = 1$ , 则  $A(u + \pi) = A(u)$ , 只有  $\{a_0, a_2, a_4, \dots, a_{2n}\}$   $n+1$  项保留.

如果  $r_i = -1$ , 则只有  $\{a_1, a_3, \dots, a_{2n-1}\}$   $n$  项保留,  $\lambda_i(u)$  也只保留对应项.

设  $\lambda_1(u) \cdot (\sin u \cos u)^{\frac{n}{2}} = g_1(u)$  也就是  $a_1(u) r_1$

那么  $g_1(u) = \sum f_k e^{ik u} \quad (k = -n, -n+1, \dots, n)$

利用  $\lambda_1(u) \lambda_1(u + \frac{\pi}{2}) = (2i \sinh 2L)^n + r_1 (-2i \sinh 2K)^n = (2i \tan u)^n + r_1 (-2i \cot u)^n$

得到  $g_1(u) g_1(u + \frac{\pi}{2}) = (2i \sin^2 u)^n + (-2i \cos^2 u)^n r_1$

让  $n$  是 4 的倍数.  $g_1(u) g_1(u + \frac{\pi}{2}) = 2^n (\sin^{2n} u + r_1 \cos^{2n} u)$

$$\sum_k e^{ik u} \left( \sum_{k'} f_{k'} f_{k-k'} e^{ik' \frac{\pi}{2}} \right) = 2^n (\sin^{2n} u + r_1 \cos^{2n} u)$$

很麻烦, 不如换一种构造方式:  $g_1(u) = p \prod_j \sin(u - u_j)$

这样可以避免在公式中出现交叉项.

即  $p^2 \prod_j \sin(u - u_j) \sin(u + \frac{\pi}{2} - u_j) = p^2 \prod_j \sin(u - u_j) \cos(u - u_j) = 2^n (\sin^{2n} u + r_1 \cos^{2n} u).$

$$p^2 \prod_j \frac{1}{4i} (e^{2i(u-u_j)} - e^{-2i(u-u_j)}) = 2^n \left( \left( \frac{e^{2iu} + e^{-2iu} - 2}{4} \right)^n + \left( \frac{e^{2iu} + e^{-2iu} + 2}{4} \right)^n \right)$$

我们不需要具体到每个系数相等, 因为  $p$  我们不知道.

我们只需要两边具有相同的根.

$$\therefore \sin^{2n} u_j + r_1 \cos^{2n} u_j = 0$$

$$\tan^{2n} u_j = -\frac{1}{r_1}$$

当  $r_1 = 1$ ,  $\tan u_j = e^{i\frac{\pi}{n}(k+\frac{1}{2})}$ .

当  $r_1 = -1$ ,  $\tan u_j = e^{i\frac{\pi}{n}k}$

$$\frac{e^{2iu_j} - 1}{e^{2iu_j} + 1} = i e^{i\frac{\pi}{n}(k+\frac{1}{2})} \text{ or } i e^{i\frac{\pi}{n}k}$$

可以得到  $e^{2iu_j}$  是纯虚数,  $u_j = \pm \frac{\pi}{4} - \frac{i}{2} \ln \tan \theta_j$

$$\theta_j = \begin{cases} \frac{\pi}{n}(k+\frac{1}{2}), & r_1 = 1 \\ \frac{\pi}{n}k & r_1 = -1. \end{cases}$$



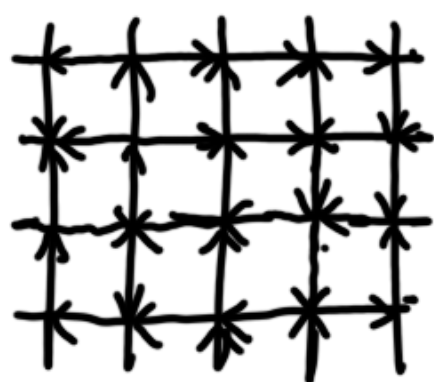
容易发现  $u_{ij}^* = \pm \frac{\pi}{4} + \frac{i}{2} \ln \tan \theta_j = \pm \frac{\pi}{4} - \frac{i}{2} \ln \tan(\frac{\pi}{2} - \theta_j)$

也在  $\{u_{ij}\}$  中

$$\text{因此有 } \sum u_i = u_0 + u_1 + \dots + u_n = z(N + \frac{1}{4}n)$$

Yang-Baxter 方程 (仅本人理解, 有错正常),

直接讨论其一般形式会比较抽象. 考虑一个实例.



Six-vertex model. 六格点模型.

相邻两顶点的属性用箭头描述.

能量是附着在顶点上的.

$$E(\begin{array}{c} \downarrow \\ \rightarrow \end{array}) = E(\begin{array}{c} \uparrow \\ \leftarrow \end{array}) = a$$

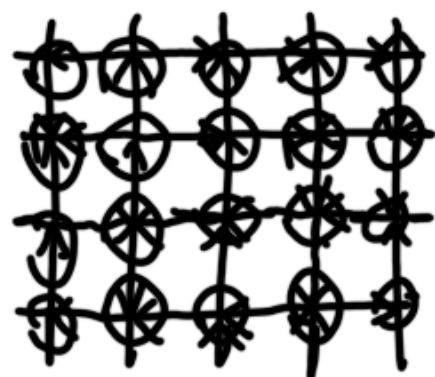
$$E(\begin{array}{c} \leftarrow \\ \downarrow \end{array}) = E(\begin{array}{c} \rightarrow \\ \uparrow \end{array}) = b$$

$$E(\begin{array}{c} \downarrow \\ \leftarrow \end{array}) = E(\begin{array}{c} \uparrow \\ \rightarrow \end{array}) = c$$

如果考虑旋转对称性甚至有  $a=b$ .

我们求配分函数的过程中实际上是对特定的某个 configuration 把每个顶点上的  $e^{-\frac{E}{kT}}$  乘起来最后对所有 configuration 求和.

也就是对所有点求和.



每个顶点我们可以视为四维箭头到 Real 上的一个映射.

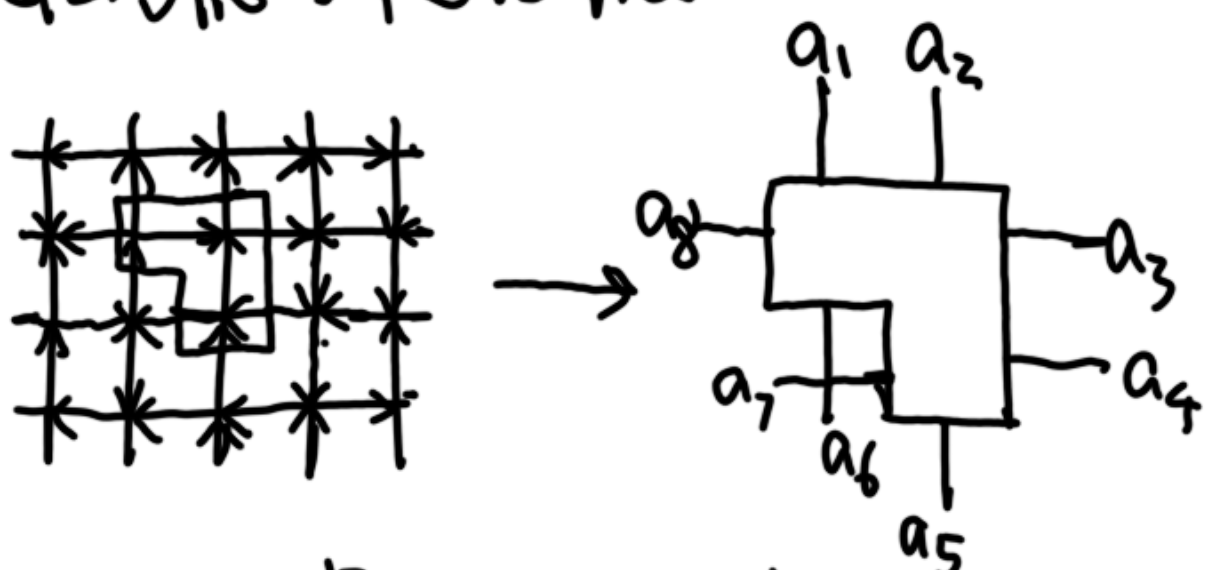
$$\text{也就是 } \begin{array}{c} \uparrow \\ \leftarrow \end{array} \begin{array}{c} \beta \\ \alpha \end{array} = e^{-\frac{E(\alpha, \beta, \gamma, \delta)}{kT}}$$

也可以视为某两个元列为两个元的矩阵.

例如  $R(\alpha, \beta \rightarrow \gamma, \delta) = \begin{pmatrix} e^{-\frac{\alpha}{\hbar}} & & & \\ & e^{-\frac{\beta}{\hbar}} & e^{-\frac{\gamma}{\hbar}} & \\ & e^{-\frac{\delta}{\hbar}} & e^{-\frac{\gamma}{\hbar}} & \\ & & & e^{-\frac{\alpha}{\hbar}} \end{pmatrix}$  (基矢是  $\begin{pmatrix} \uparrow \\ \downarrow \\ \uparrow \\ \downarrow \end{pmatrix}$ , 像是  $\begin{pmatrix} \leftarrow \uparrow \\ \leftarrow \downarrow \\ \rightarrow \uparrow \\ \rightarrow \downarrow \end{pmatrix}$ ).

为什么要化成矩阵呢? 因为对于  $(\alpha, \beta, \gamma, \delta)$  而言, 有些取法是禁忌的 比如  $\rightarrow \downarrow \leftarrow$  而对于  $(\alpha, \beta)$ , 它的取值是自由的.

现在考虑一个子系统.

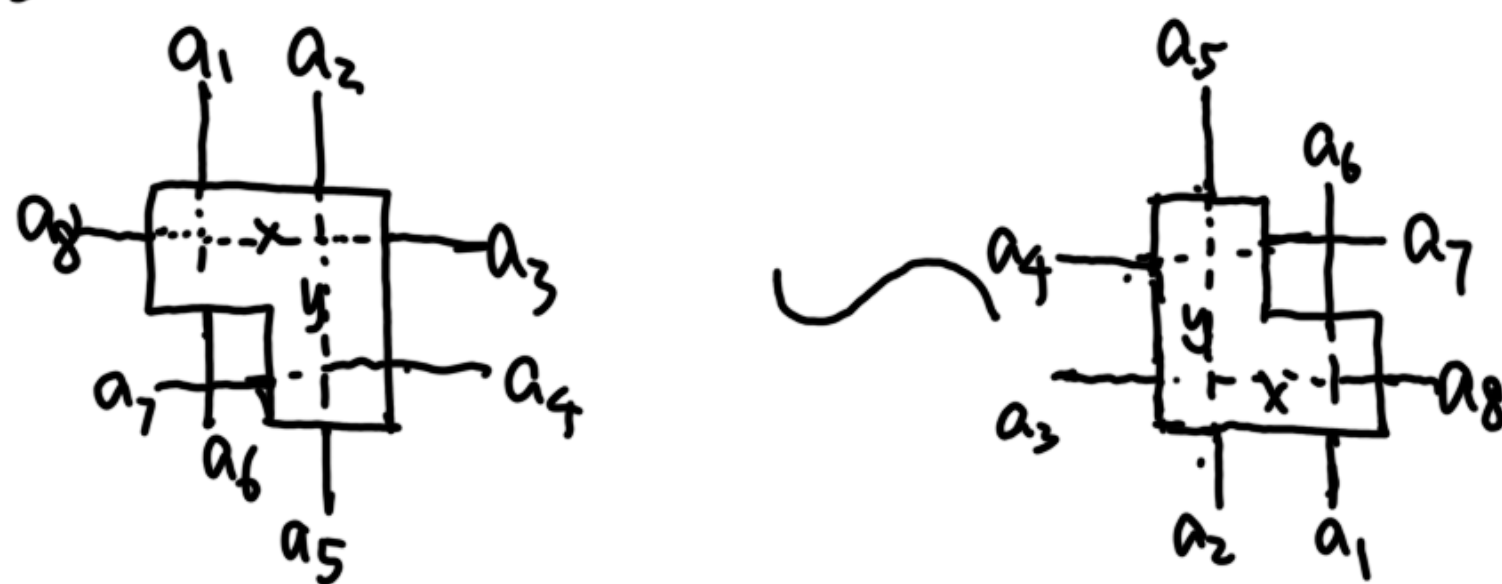


我们考虑这个子系统参与到的整体的配分函数, 也就是,  $\sqrt{}$  个箭头到 Real 的映射.

对于一种确定的 configuration, 它是确定的.

我们发现能自由选取的  $a_i$  只有四个.

系统是有了具有各向异性的, 但配分函数没有, 除非环境破坏:



$$\sum_{xy} R_{a_4 a_5}^{a_7 y} R_{a_3 y}^{x a_2} R_{x a_6}^{a_8 a_1} = \sum_{xy} R_{a_8 a_1}^{x a_6} R_{x a_2}^{a_3 y} R_{a_7 y}^{a_4 a_5}$$

至于参数  $p, p'$  的部分我暂存疑