

前提

$$|s_1\rangle := U |0\rangle \quad \text{etc.}$$

$$R_s(\theta) := U \left(I - (1 - e^{i\theta}) |0\rangle\langle 0| \right) U^\dagger \quad \left(= I - (1 - e^{i\theta}) |s_1\rangle\langle s_1| \right)$$

$$R_w(\theta) := I - (1 - e^{i\theta}) |w\rangle\langle w|$$

定理

α を正の実数 (定数)、 L を正の奇数 (定数) とする。

$$\tan \frac{\phi_n}{2} = \tanh \alpha \tan \frac{n}{L} \pi \quad \forall L,$$

$$|S_L\rangle \sim R_S(\pi + \phi_{L-1}) R_W(\pi - \phi_{L-2}) R_S(\pi + \phi_{L-3}) R_W(\pi - \phi_{L-4}) \cdots R_S(\pi + \phi_2) R_W(\pi - \phi_1) |S_1\rangle \quad \forall L.$$

$$P_1 = |\langle \omega | S_1 \rangle|^2, \quad P_L = |\langle \omega | S_L \rangle|^2 \quad \forall L,$$

$$\eta_1 = \frac{1}{2} \log \frac{1 + \sqrt{P_1}}{1 - \sqrt{P_1}}, \quad \eta_L = \frac{1}{2} \log \frac{1 + \sqrt{P_L}}{1 - \sqrt{P_L}} \quad \forall \alpha < \infty, \quad \left(\tanh \eta_1 = \sqrt{P_1}, \quad \tanh \eta_L = \sqrt{P_L} \right)$$

$$\lceil \eta_1 \geq \alpha \Rightarrow \eta_L \geq L\alpha \rceil \text{ が成り立つ。}$$

今回の Ex 問題への適用

$p_1 \geq 0.02$ のとき、 $p_L \geq 0.99$ にしなければいけない。

「 $\eta_1 \geq 0.142$ のとき、 $\eta_L \geq 3$ 」が成り立つように L を選ぶ。

$L = 23$ 、 $\alpha = 0.142$ とし、定理のアルゴリズムを実装すれば OK.

R_w の使用回数は 11 回です。

証明 ①

$$x = \sqrt{1 - \varphi_1} \text{ とする.}$$

$|s_1\rangle = x|r\rangle + \sqrt{1-x^2}|w\rangle$, が成り立つような $|r\rangle$ をとる。 $\left(\begin{array}{l} x \neq 0 \text{ なら, } |r\rangle = \frac{1}{x}|s_1\rangle - \frac{\sqrt{1-x^2}}{x}|w\rangle \text{ とすればよい,} \\ x = 0 \text{ なら, } \begin{cases} \langle w|r\rangle = 0 \text{ となる } |r\rangle \text{ をとるとよい.} \\ \langle r|r\rangle = 1 \end{cases} \end{array} \right)$

以下の議論において、 $|r\rangle$ と $|w\rangle$ によつて張られる線型空間に属さない元に対し、

$R_s(\theta)$ や $R_w(\theta)$ を作用させることは無い。

よつて、 $|r\rangle = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $|w\rangle = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ とし、 $|r\rangle$ と $|w\rangle$ と垂直なベクトルは考えない。

$$|s_1\rangle = \begin{pmatrix} x + \sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} - x \end{pmatrix} |r\rangle \quad \left[\text{注意して計算する} \right]$$

$$-e^{-i\phi_2} R_{s_1}(\pi + \phi_2) R_w(\pi - \phi_1)$$

$$\therefore e^{-i\phi_2} \left(\mathbb{I} - (1 + e^{i\phi_2}) |s_1\rangle\langle s_1| \right) \left(\mathbb{I} - (1 + e^{-i\phi_1}) |\omega\rangle\langle \omega| \right)$$

$$= -e^{-i\phi_2} \begin{pmatrix} x & \sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & -x \end{pmatrix} \left(\mathbb{I} - (1 + e^{i\phi_2}) |r\rangle\langle r| \right) \begin{pmatrix} x & \sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & -x \end{pmatrix} \left(\mathbb{I} - (1 + e^{-i\phi_1}) |\omega\rangle\langle \omega| \right)$$

$$= -e^{-i\phi_2} \begin{pmatrix} x & \sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & -x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -e^{i\phi_2} & \\ & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x & \sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & -x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \\ & -e^{-i\phi_1} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} x & \sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & -x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \\ & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \\ & e^{-i\phi_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x & \sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & -x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \\ & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \\ & e^{-i\phi_1} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} x & -\sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \\ & e^{-i\phi_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x & -\sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \\ & e^{-i\phi_1} \end{pmatrix}$$

よ、 \mathcal{L} 、

$$|s_0\rangle = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad |s_{n+1}\rangle = \begin{pmatrix} x & -\sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \\ & e^{-i\phi_n} \end{pmatrix} |s_n\rangle \quad \mathcal{L}\mathcal{L}\text{より } \mathcal{L}\text{がわかる。}$$

全談

ブロッホ球の $|r\rangle$ を $|0\rangle$, $|\omega\rangle$ を $|1\rangle$ に対応させると、

このアルゴリズムは ϕ_n のベクトル $|s_0\rangle = |r\rangle$ とし、

「Z軸に $-\phi_n$ 回転し、Y軸に θ 回転する」を、L回繰り返すというこゝろである。 ($\cos\theta = x$)

$\phi_n = 0$ とすると、グローバーのアルゴリズムになる。

$L=3$, $\phi_1 = \frac{\pi}{3}$, $\phi_2 = \frac{2\pi}{3}$ とすると、 $\frac{\pi}{3}$ phase shift 法になる。

$$|S_n\rangle = a_n(x) |r\rangle + \sqrt{1-x^2} b_n(x) |w\rangle \quad \text{と} \quad \text{す}.$$

$$\begin{pmatrix} a_{n+1} \\ \sqrt{1-x^2} b_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x & -e^{i\phi_n} \sqrt{1-x^2} \\ \sqrt{1-x^2} & e^{i\phi_n} x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_n \\ \sqrt{1-x^2} b_n \end{pmatrix}$$

$$\text{と、} \quad \begin{cases} a_{n+1} = x a_n - e^{i\phi_n} (1-x^2) b_n \\ b_{n+1} = a_n + e^{i\phi_n} x b_n \end{cases}$$

計算すると、

$$a_{n+1} = (1 + e^{i\phi_n}) x a_n - e^{i\phi_n} a_{n-1}$$

がわかる。

$t_n = \tan \frac{\phi_n}{2}$ とすると、

$$a_{n+1} = \frac{2x}{1+it_n} a_n - \frac{1-it_n}{1+it_n} a_{n-1}$$

$$D_n := \prod_{0 \leq k < n} (1 + it_k) \quad , \quad N_n := D_n a_n \quad \text{と} \text{する} \text{。}$$

$$(1 + it_n)(1 + it_{n-1}) = 2(1 + it_n) + i(1 + it_n)i(1 - it_{n-1}) \text{ となる。}$$

$$D_{n+1} = 2D_n + i(1 - it_n)i(1 + it_{n-1})D_{n-1} \quad , \quad D_0 = 1, D_1 = 1$$

また、 a_n の漸化式に $a_n = \frac{a_n}{D_n}$ を代入して

$$N_{n+1} = 2xN_n + i(1 - it_n)i(1 + it_{n-1})N_{n-1} \quad , \quad N_0 = 1, N_1 = x$$

$$r := \frac{1}{\cosh \alpha} \text{ と} \text{する} \text{。}$$

$S_n(x) = r^n T_n\left(\frac{x}{r}\right)$ とする。 T_n は n 次チェビシェフ多項式。

$$T_{n+1}(x) = 2xT_n(x) - T_{n-1}(x) \quad , \quad T_0(x) = 1, T_1(x) = x \text{ となる。}$$

$$S_{n+1}(x) = 2xS_n(x) - r^2 S_{n-1}(x) \quad , \quad S_0(x) = 1, S_1(x) = x$$

$y := \tanh \alpha$ とおくと、 $(t_n = y + i \tan \frac{n\pi}{2}, r^2 = 1 - y^2 \text{ となる。})$

$$N_{n+1} = 2xN_n + i(1 - y \cdot i \tan \frac{n\pi}{2}) i(1 + y \cdot i \tan \frac{n-1\pi}{2}) N_{n-1} \quad , \quad N_0 = 1, N_1 = x$$

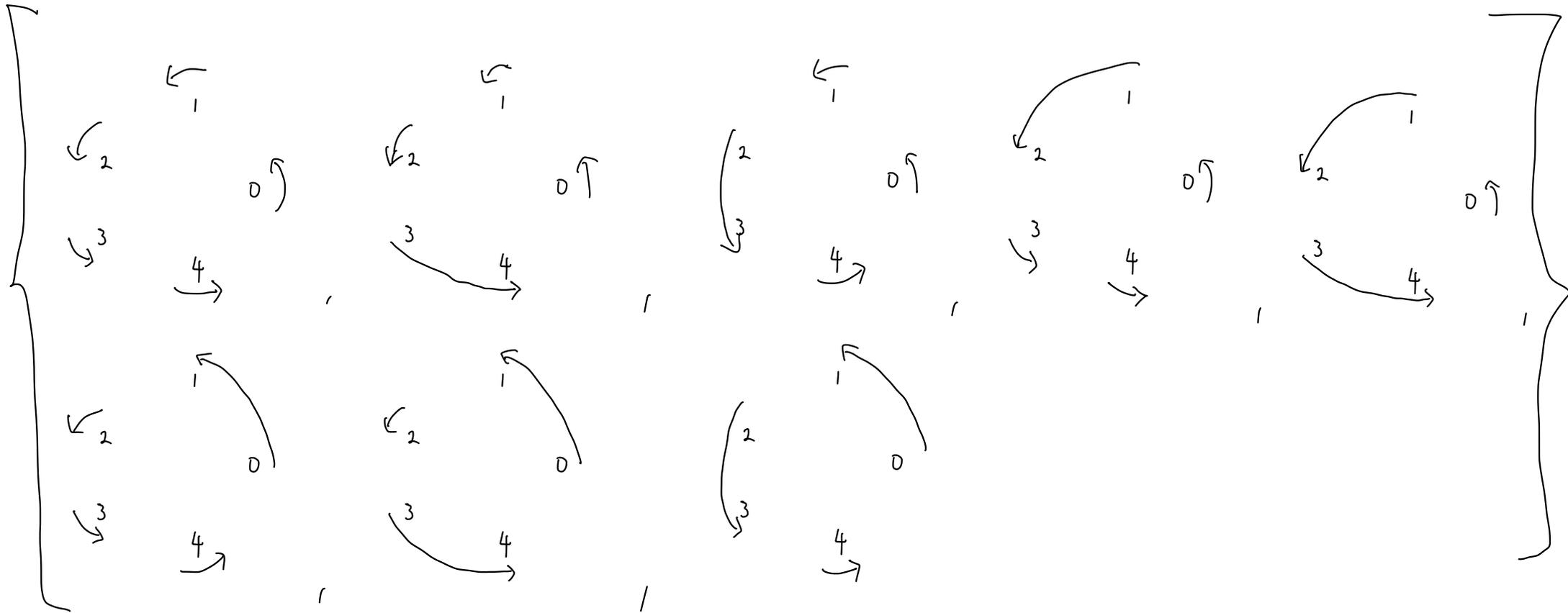
$$S_{n+1}(x) = 2xS_n(x) + i(1 - y) \cdot i(1 + y) S_{n-1}(x) \quad , \quad S_0(x) = 1, S_1(x) = x$$

$N_L = S_L(x)$ を証明する。(= かなり難しい)

0, 1, ..., L-1 を円形に順に並べ、数字の外側に長さ1または2の矢印を配置する state を考える。
 ただし、矢印は反時計方向で、(L-1, 0) の矢印は無しとする。

例: L=5

state =



$f: \text{state} \rightarrow \mathbb{C}$ を次のように定める.

まず $\sigma \in \text{state}$ の各数字に複素数を対応させる.

数字 k が長さ 2 の矢印の始点なら, $i(1+it_k)$

終点なら, $i(1-it_k)$

数字 0 が長さ 1 の矢印なら, x

数字 $k(k \neq 0)$ が長さ 1 の矢印なら, $2x$

そして、各数字に対応する複素数たちの積を $f(\sigma)$ とする.

$$\sigma = \begin{array}{c} \leftarrow 1 \\ \swarrow 2 \\ \searrow 3 \\ \rightarrow 4 \end{array} \quad \begin{array}{c} 0 \end{array} \Rightarrow f(\sigma) = x \cdot 2x \cdot 2x \cdot 2x \cdot 2x$$

$$\sigma = \begin{array}{c} \leftarrow 1 \\ \left(\begin{array}{c} 2 \\ \downarrow 3 \end{array} \right) \\ \rightarrow 4 \end{array} \quad \begin{array}{c} 0 \end{array} \Rightarrow f(\sigma) = i(1+it_0) \cdot i(1-it_1) \cdot i(1+it_2) \cdot i(1-it_3) \cdot 2x$$

$$N_{n+1} = 2x N_n + i(1-it_n) \cdot i(1+it_{n-1}) N_{n-1}, \quad N_0 = 1, \quad N_1 = x \quad \text{よ} \rangle,$$

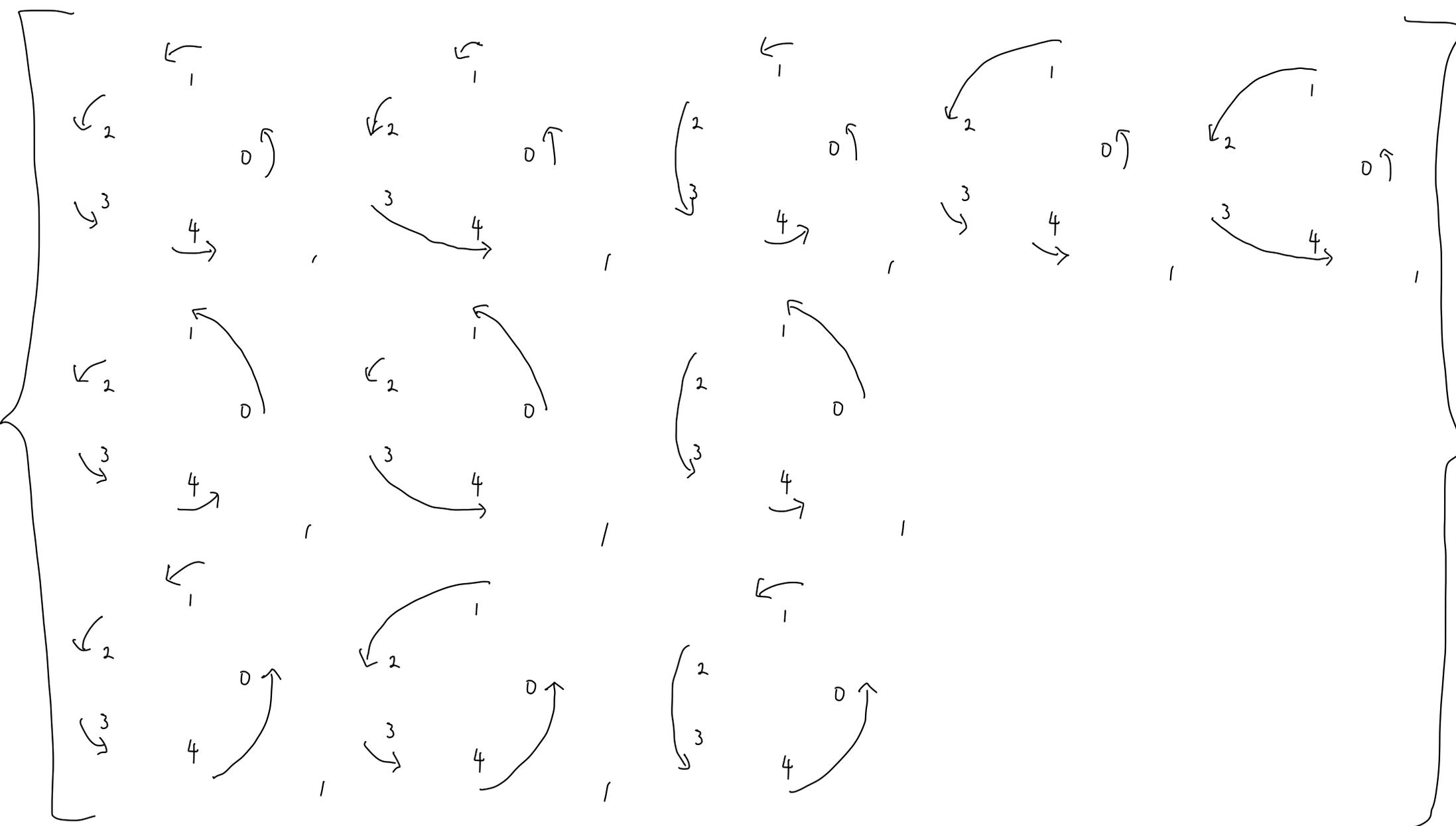
$$N_L = \sum_{\sigma \in \text{state}} f(\sigma)$$

であることがわかる。

次に、state と f を修正した state^* と f^* を定義する。

$0, 1, \dots, L-1$ を円形に11順に並べ、数字の外側に長さ1または2の矢印を配置する state^* を考える。
ただし、矢印は反時計方向で、 $(L-1, 0)$ の矢印もありとする。

State* =



$f^*: \text{state}^* \rightarrow \mathbb{C}$ を次のように定める.

まず $\sigma \in \text{state}$ の各数字に複素数を対応させる.

数字 k が 長さ 2 の矢印の始点なら, $i(1+it_k) \quad \left(= i(1+y \cdot i \tan \frac{k\pi}{L}) \right)$

終点なら, $i(1-it_k) \quad \left(= i(1-y \cdot i \tan \frac{k\pi}{L}) \right)$

数字 k が 長さ 1 の矢印なら, $2x$

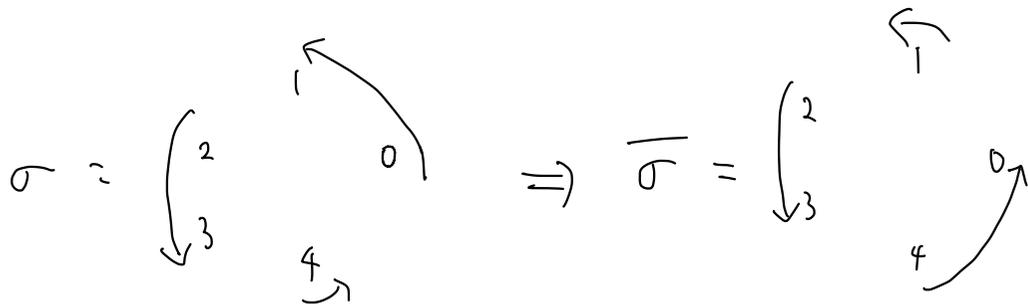
そして、各数字に対応する複素数たちの積を $f^*(\sigma)$ とする.

$$\sigma = \begin{array}{c} \leftarrow 1 \\ \swarrow 2 \\ \searrow 3 \\ \rightarrow 4 \end{array} \quad 0 \Rightarrow f^*(\sigma) = 2x \cdot 2x \cdot 2x \cdot 2x \cdot 2x$$

$$\sigma = \begin{array}{c} \leftarrow 1 \\ \left(\begin{array}{c} 2 \\ \downarrow 3 \end{array} \right) \\ \rightarrow 4 \end{array} \quad 0 \Rightarrow f^*(\sigma) = i(1-it_0) \cdot 2x \cdot i(1+it_2) \cdot i(1-it_3) \cdot i(1+it_4)$$

$\sigma \in \text{state}$ に対し、 $\bar{\sigma}$ を「 σ の矢印を上下反転し、矢印を反時計回りにしたもの」とする。

例



$\forall k, t_k + t_{L-k} = 0$ より、 $f(\bar{\sigma}) = f(\sigma)$ が成り立つ。

$$2N_L = \sum_{\sigma \in \text{State}} f(\sigma) + \sum_{\sigma \in \text{State}} f(\sigma)$$

$$= \sum_{\substack{\sigma \in \text{State} \\ \text{0の矢印の長さが1}}} f(\sigma) + \sum_{\substack{\sigma \in \text{State} \\ \text{0の矢印の長さが2}}} f(\sigma) + \sum_{\substack{\sigma \in \text{State} \\ \text{0の矢印の長さが1}}} f(\sigma) + \sum_{\substack{\sigma \in \text{State} \\ \text{0の矢印の長さが2}}} f(\sigma)$$

$$= \sum_{\substack{\sigma \in \text{State} \\ \text{0の矢印の長さが1}}} 2f(\sigma) + \sum_{\substack{\sigma \in \text{State} \\ \text{0の矢印の長さが2}}} f(\sigma) + \sum_{\substack{\sigma \in \text{State} \\ \text{0の矢印の長さが2}}} f(\bar{\sigma})$$

$$= \sum_{\sigma \in \text{State}^*} f^*(\sigma)$$

$g^*: \text{state}^* \rightarrow \mathbb{C}$ を次のように定める.

まず $\sigma \in \text{state}$ の各数字に複素数を対応させる.

数字 k が 長さ 2 の矢印の始点なら、 $i(1+y)$
終点なら、 $i(1-y)$

数字 k が 長さ 1 の矢印 なら、 $2x$

さきと同様の議論により、

$$2S_L(x) = \sum_{\sigma \in \text{state}^*} g^*(\sigma)$$

であることがわかる.

補題

$[L] = \{j \in \mathbb{Z} \mid 0 \leq j < L\}$ とする。

$V \subset [L]$ とする。

$$\sum_{j \in [L]} \prod_{v \in V} i \tan\left(\frac{v+j}{L} \pi\right) = \begin{cases} L & (|V| \text{ が偶数}) \\ 0 & (|V| \text{ が奇数}) \end{cases}$$

$|V|=0$ のとき、 $\sum_{j \in [L]} 1 = L$ (\ast $\prod_{v \in \emptyset} i \tan\left(\frac{v+j}{L} \pi\right) = 1$ とする)

$|V|=1$ のとき $V = \{v\}$ とする。

$$\sum_{j \in [L]} i \tan\left(\frac{v+j}{L} \pi\right) = \sum_{j \in [L]} i \tan\left(\frac{j}{L} \pi\right) = 0$$

$|V| \geq 2$ のとき 相異なる $v_1, v_2 \in V$ を取る. $V' = V \setminus \{v_1, v_2\}$ とする.

$$0 = \sum_{j \in [L]} i \tan(v_2 + j) \prod_{u \in V'} i \tan(v + j) - \sum_{j \in [L]} i \tan(v_1 + j) \prod_{u \in V} i \tan(v + j)$$

$$= \sum_{j \in [L]} \left(i \tan(v_2 + j) - i \tan(v_1 + j) \right) \prod_{u \in V} i \tan(v + j)$$

$$= \sum_{j \in [L]} i \tan(v_2 - v_1) \left(1 - i \tan(v_1 + j) i \tan(v_2 + j) \right) \prod_{u \in V} i \tan(v + j)$$

$$0 = \sum_{j \in [L]} \left(1 - i \tan(v_1 + j) i \tan(v_2 + j) \right) \prod_{u \in V} i \tan(v + j)$$

$$\sum_{j \in [L]} i \tan(v_1 + j) i \tan(v_2 + j) \prod_{u \in V'} i \tan(v + j) = \sum_{j \in [L]} \prod_{u \in V'} i \tan(v + j)$$

帰納法より、 $\sum_{j \in [L]} \prod_{u \in V} i \tan(v + j) = \begin{cases} L & |V| \text{ が偶数} \\ 0 & |V| \text{ が奇数} \end{cases}$ 証明終

$0 \leq j < L$ に対し、 $R_j : \text{state}^* \rightarrow \text{state}^*$ を、

矢印全てを j だけ「反時計回り」に回転させる作用とする。

$$R_1 \begin{pmatrix} \overset{\curvearrowleft}{1} \\ \underset{\curvearrowright}{2} & \overset{\curvearrowright}{0} \\ \underset{\curvearrowright}{3} & \underset{\curvearrowright}{4} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \overset{\curvearrowleft}{1} \\ \underset{\curvearrowright}{2} & \overset{\curvearrowright}{0} \\ \underset{\curvearrowright}{3} & \underset{\curvearrowright}{4} \end{pmatrix}$$

補題より、

$$\begin{aligned} L \sum_{\sigma \in \text{state}^*} f^*(\sigma) &= \sum_{0 \leq j < L} \sum_{\sigma \in \text{state}^*} f^*(R_j \sigma) \\ &= \sum_{\sigma \in \text{state}^*} \sum_{0 \leq j < L} f^*(R_j \sigma) \\ &= \sum_{\sigma \in \text{state}^*} L g^*(\sigma) \end{aligned}$$

(g^* の代わりに注意して補題を使う)

$$\int_{\Sigma} \sum_{\sigma \in \text{state}^*} f^*(\sigma) = \sum_{\sigma \in \text{state}} g^*(\sigma)$$

$$\text{where } N_L = S_L(x)$$

$$a_L = \frac{N_L}{D_L} = \frac{S_L(x)}{S_L(1)} = \frac{\gamma^L T_L\left(\frac{x}{\gamma}\right)}{\gamma^L T_L\left(\frac{1}{\gamma}\right)} = \frac{T_L\left(\frac{x}{\gamma}\right)}{T_L\left(\frac{1}{\gamma}\right)}$$

$$\frac{1}{\cosh \eta_L} = |a_L| = \left| \frac{T_L\left(\frac{\cosh \alpha}{\cosh \eta_1}\right)}{T_L(\cosh \alpha)} \right|$$

$$\frac{\cosh L\alpha}{\cosh \eta_L} = \left| T_L\left(\frac{\cosh \alpha}{\cosh \eta_1}\right) \right|$$

$$\therefore \eta_1 \geq \alpha \Rightarrow \eta_L \geq L\alpha$$