

メッセージ伝播法の入門から最先端まで
第8回講義資料
AMPの状態発展方程式

九州大学
令和元年10月23日

豊橋技術科学大学
電気・電子情報工学系
准教授 竹内啓悟

定理6.1前半の証明のスケッチ

$g_{t',t}^{(k)} = \langle \Lambda^k \partial_{t'} \tilde{m}_t \rangle$ と定義する。

$g_{t',t}^{(0)} \xrightarrow{\text{a.s.}} 0$ を t に関する数学的帰納法で証明する。

$t = 0$ 、 $t = 1$ の場合の証明

省略

帰納法による証明

すべての $0 \leq t < \tau$ 、 $0 \leq t' \leq t$ に対して、 $g_{t',t}^{(0)} \xrightarrow{\text{a.s.}} 0$ となるような
 $1 < \tau < T$ が存在すると仮定し、 $g_{t',\tau}^{(0)} \xrightarrow{\text{a.s.}} 0$ を証明する。

帰納法の仮定から、 $t < \tau$ の場合に一般化誤差モデルはAMP
の誤差モデルを含むので、定理6.2から ξ_t は定数とみなせる。

システムの簡単化

\tilde{m}_t と $g_{t',t}^{(k)}$ の定義式から、 $t' < t - 1$ の場合に、

$$g_{t',t}^{(k)} = \xi_{t-1} \left(1 + \frac{1}{\delta} \right) g_{t',t-1}^{(k)} - \xi_{t-1} g_{t',t-1}^{(k+1)} - \frac{\xi_{t-1} \xi_{t-2}}{\delta} g_{t',t-2}^{(k)} + o(1).$$

$\{a_t\}$ を $a_0 = 1$ と $a_t = \xi_{t-1} a_{t-1}$ を満たす数列とし、 $g_{t',t}^{(k)} = a_t \tilde{g}_{t',t}^{(k)}$ とおく。

$$\tilde{g}_{t',t}^{(k)} = \left(1 + \frac{1}{\delta} \right) \tilde{g}_{t',t-1}^{(k)} - \tilde{g}_{t',t-1}^{(k+1)} - \frac{1}{\delta} \tilde{g}_{t',t-2}^{(k)} + o(1).$$

$t' = t$ 、 $t' = t - 1$ の場合に同じ議論を繰り返すと、

$$\tilde{g}_{t,t}^{(k)} = \mu_k - \mu_{k+1} + o(1), \quad \mu_k = \lim_{M=\delta N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \text{Tr}(\Lambda^k).$$

$$\tilde{g}_{t-1,t}^{(k)} = -\frac{\mu_{k+1}}{\delta} + \tilde{g}_{t-1,t-1}^{(k)} - \tilde{g}_{t-1,t-1}^{(k+1)} + o(1).$$

解の構造解析

簡略化されたシステムの解は、 $\tilde{g}_{t',t}^{(k)} = g_{t-t'}^{(k)}$ と書ける。

$$g_0^{(k)} = \mu_k - \mu_{k+1} + o(1),$$

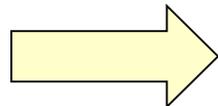
$$g_1^{(k)} = -\frac{\mu_{k+1}}{\delta} + g_0^{(k)} - g_0^{(k+1)} + o(1),$$

$$g_t^{(k)} = \left(1 + \frac{1}{\delta}\right) g_{t-1}^{(k)} - g_{t-1}^{(k+1)} - \frac{1}{\delta} g_{t-2}^{(k)} + o(1).$$

すべての $t \leq \tau < T$ に対して、 $g_t^{(0)} \xrightarrow{a.s.} 0$ を証明すればよい。

性質

$g_t^{(k)}$ は $t + k + 1$ 次までのモーメント $\{\mu_{k'}\}$ のみに依存する。

 $g_\tau^{(0)}$ は $\tau + 1 \leq T$ 次までのモーメントのみに依存

母関数

定理6.1の仮定から、 $\{\mu_k\}$ はMP分布のモーメント系列に一致すると仮定して、一般性を失わない。

母関数

$$G(x, y) = \sum_{t=0}^{\infty} G_t(x) y^t,$$

$$G_t(x) = \sum_{k=0}^{\infty} g_t^{(k)} x^k - \frac{g_{t-1}^{(0)}}{x}, \quad g_{-1}^{(0)} = 0.$$

すべての $t \leq \tau$ に対して $g_t^{(0)} \xrightarrow{a.s.} 0$ を証明するためには、
帰納法の仮定 $g_{t-1}^{(0)} \xrightarrow{a.s.} 0$ から、 $\lim_{x \rightarrow 0} G_t(x) = 0$ を示せばよい。

母関数の評価

η 変換のべき級数表現 $\eta(x) = \sum_{k=0}^{\infty} (-x)^k \mu_k$ を使用すると、

$$G_0(x) = \eta(-x) - \frac{\eta(-x) - \mu_0}{x} + o(1), \quad \mu_0 = 1,$$

$$G_1(x) = -\frac{\eta(-x) - 1}{\delta x} + \left(1 - \frac{1}{x}\right) G_0(x) + o(1),$$

$$G_t(x) = \left(1 + \frac{1}{\delta} - \frac{1}{x}\right) G_{t-1}(x) - \frac{G_{t-2}(x)}{\delta} + o(1).$$

したがって、

$$G(x, y) = G_0(x) + yG_1(x) + \left(1 + \frac{1}{\delta} - \frac{1}{x}\right) y\{G(x, y) - G_0(x)\} \\ - \frac{y^2}{\delta} G(x, y) + o(1).$$

母関数の有理関数表現

前ページの代数方程式を解くと、

$$G(x, y) = \frac{P(x, y)}{Q(x, y)} + o(1),$$

$$P(x, y) = (\delta x - \delta - xy)\eta(-x) + \delta,$$

$$Q(x, y) = \delta y + (y - \delta)(y - 1)x.$$

性質1 $G(0, y) = 0$ for $y \neq 0$.

$$\because Q(0, y) = \delta y \neq 0, \quad P(0, y) = -\delta\eta(0) + \delta = 0.$$

性質2

$y \in (0, \min\{1, \delta\})$ の場合に、 $P(x, y)$ は $Q(x, y)$ で割り切れる。

性質1と性質2から、 $\lim_{x \rightarrow 0} G_t(x) = 0$

性質2の証明

$Q(-x^*, y) = 0$ を満たす零点 $-x^*$ は唯一で、仮定 $y \in (0, \min\{1, \delta\})$ から右式を満たす。

$$x^* = \frac{\delta y}{(y - \delta)(y - 1)} > 0.$$

零点 $-x^*$ において、 $P(-x^*, y) = 0$ を示せばよい。

MP分布の場合の η 変換は以下の方程式を満たすので、

$$x^* \eta^2(x^*) + (\delta x^* - x^* + \delta) \eta(x^*) - \delta = 0$$

x^* の定義を代入して、 $\left\{ \eta(x^*) - \frac{y - \delta}{y} \right\} \{ \eta(x^*) - (1 - y) \} = 0.$

η 変換は正なので、 $\eta(x^*) = 1 - y.$

$P(x, y)$ の定義から、 $P(-x^*, y) = \delta \left\{ 1 - \frac{\eta(x^*)}{1 - y} \right\} = 0. \quad \blacksquare$

定理6.1後半の証明

$$a_{\tau,t}^{(k)} = \frac{1}{N} \tilde{\mathbf{m}}_{\tau}^{\text{T}} \Lambda^k \tilde{\mathbf{m}}_t, \quad b_{\tau,t}^{(k)} = \frac{1}{N} \mathbf{b}_{\tau}^{\text{T}} \Lambda^k \tilde{\mathbf{m}}_t, \quad c_{\tau,t} = \frac{1}{N} \mathbf{q}_{\tau}^{\text{T}} \mathbf{q}_t,$$

$$d_{\tau,t} = \frac{1}{N} \tilde{\mathbf{q}}_{\tau}^{\text{T}} \tilde{\mathbf{q}}_t, \quad e_{\tau}^{(k)} = \frac{1}{N} \tilde{\mathbf{m}}_t^{\text{T}} \Lambda^k \Sigma^{\text{T}} \mathbf{U}^{\text{T}} \mathbf{w}.$$

大システム極限で、AMPの状態発展方程式を導出する。

$$a_{\tau,t}^{(k)} = (1 + \delta^{-1}) \xi_{t-1} a_{\tau,t-1}^{(k)} - \xi_{t-1} a_{\tau,t-1}^{(k+1)} - \frac{\xi_{t-1} \xi_{t-2}}{\delta} a_{\tau,t-2}^{(k)} \\ + b_{t,\tau}^{(k)} - b_{t,\tau}^{(k+1)} - \frac{\xi_{t-1}}{\delta} b_{t-1,\tau}^{(k)} + e_{\tau}^{(k)},$$

$$b_{\tau,t}^{(k)} = (1 + \delta^{-1}) \xi_{t-1} b_{\tau,t-1}^{(k)} - \xi_{t-1} b_{\tau,t-1}^{(k+1)} - \frac{\xi_{t-1} \xi_{t-2}}{\delta} b_{\tau,t-2}^{(k)} \\ + (\mu_k - \mu_{k+1}) d_{\tau,t} - \frac{\xi_{t-1}}{\delta} \mu_k d_{\tau,t-1},$$

$$d_{\tau,t} = c_{\tau,t} - \xi_{\tau-1} \xi_{t-1} a_{\tau-1,t-1}^{(0)},$$

$$e_{\tau}^{(k)} = (1 + \delta^{-1}) \xi_{\tau-1} e_{\tau-1}^{(k)} - \xi_{\tau-1} e_{\tau-1}^{(k+1)} - \frac{\xi_{\tau-1} \xi_{\tau-2}}{\delta} e_{\tau-2}^{(k)} + \sigma^2 \mu_{k+1}.$$

$a_{\tau,t}^{(k)}$ の評価

$$\begin{aligned} \tilde{\mathbf{m}}_t &= (\mathbf{I} - \Lambda)\mathbf{b}_t + \xi_{t-1}\{(1 + \delta^{-1})\mathbf{I} - \Lambda\}\tilde{\mathbf{m}}_{t-1} + \Sigma^T \mathbf{U}^T \mathbf{w} \\ &\quad - \frac{\xi_{t-1}}{\delta}(\mathbf{b}_{t-1} + \xi_{t-2}\tilde{\mathbf{m}}_{t-2}), \quad \tilde{\mathbf{m}}_t = \mathbf{b}_t = 0 \text{ for } t < 0. \end{aligned}$$

$t < 0$ に対して $a_{\tau,t}^{(k)} = b_{t,\tau}^{(k)} = 0$ として、

$$\begin{aligned} a_{\tau,t}^{(k)} &= \frac{1}{N} \tilde{\mathbf{m}}_\tau^T \Lambda^k (\mathbf{I} - \Lambda) \mathbf{b}_t + \frac{\xi_{t-1}}{N} \tilde{\mathbf{m}}_\tau^T \Lambda^k \{(1 + \delta^{-1})\mathbf{I} - \Lambda\} \tilde{\mathbf{m}}_{t-1} \\ &\quad - \frac{\xi_{t-1}}{N\delta} \tilde{\mathbf{m}}_\tau^T \Lambda^k \mathbf{b}_{t-1} - \frac{\xi_{t-1}\xi_{t-2}}{N\delta} \tilde{\mathbf{m}}_\tau^T \Lambda^k \tilde{\mathbf{m}}_{t-2} + \frac{1}{N} \tilde{\mathbf{m}}_\tau^T \Lambda^k \Sigma^T \mathbf{U}^T \mathbf{w} \\ &= b_{t,\tau}^{(k)} - b_{t,\tau}^{(k+1)} + \xi_{t-1} \left\{ (1 + \delta^{-1}) a_{\tau,t-1}^{(k)} - a_{\tau,t-1}^{(k+1)} \right\} \\ &\quad - \frac{\xi_{t-1}}{\delta} b_{t-1,\tau}^{(k)} - \frac{\xi_{t-1}\xi_{t-2}}{\delta} a_{\tau,t-2}^{(k)} + e_\tau^{(k)} + o(1). \end{aligned}$$

$b_{\tau,t}^{(k)}$ の評価

定理6.2の性質(A2)を使うと、 $t < 0$ に対して $b_{\tau,t}^{(k)} = 0$ 、 $d_{\tau,t}^{(k)} = 0$ として、

$$\begin{aligned}
 b_{\tau,t}^{(k)} &= \frac{1}{N} \mathbf{b}_{\tau}^{\mathrm{T}} \Lambda^k (\mathbf{I} - \Lambda) \mathbf{b}_t + \frac{\xi_{t-1}}{N} \mathbf{b}_{\tau}^{\mathrm{T}} \Lambda^k \{ (1 + \delta^{-1}) \mathbf{I} - \Lambda \} \tilde{\mathbf{m}}_{t-1} \\
 &\quad - \frac{\xi_{t-1}}{\delta N} \mathbf{b}_{\tau}^{\mathrm{T}} \Lambda^k \mathbf{b}_{t-1} - \frac{\xi_{t-1} \xi_{t-2}}{\delta N} \mathbf{b}_{\tau}^{\mathrm{T}} \Lambda^k \tilde{\mathbf{m}}_{t-2} + \frac{1}{N} \mathbf{b}_{\tau}^{\mathrm{T}} \Lambda^k \Sigma^{\mathrm{T}} \mathbf{U}^{\mathrm{T}} \mathbf{w} \\
 &= (\mu_k - \mu_{k+1}) d_{\tau,t} + \xi_{t-1} \left\{ (1 + \delta^{-1}) b_{\tau,t-1}^{(k)} - b_{\tau,t-1}^{(k+1)} \right\} \\
 &\quad - \frac{\xi_{t-1}}{\delta} \mu_k d_{\tau,t-1} - \frac{\xi_{t-1} \xi_{t-2}}{\delta} b_{\tau,t-2}^{(k)} + o(1).
 \end{aligned}$$

ただし、以下を使った。

$$\frac{1}{N} \mathbf{b}_{\tau}^{\mathrm{T}} \mathbf{b}_t = \frac{1}{N} \tilde{\mathbf{q}}_{\tau}^{\mathrm{T}} \tilde{\mathbf{q}}_t = d_{\tau,t}.$$

$d_{\tau,t}^{(k)}$ の評価

$\tilde{\mathbf{q}}_t = \mathbf{q}_t - \xi_{t-1} \mathbf{h}_{t-1}$ と定理6.2の性質(B2)を使って、

$$\begin{aligned} d_{\tau,t} &= \frac{1}{N} \tilde{\mathbf{q}}_{\tau}^{\mathrm{T}} \mathbf{q}_t = c_{\tau,t} - \frac{\xi_{\tau-1}}{N} \mathbf{h}_{\tau-1}^{\mathrm{T}} \mathbf{q}_t \\ &= c_{\tau,t} - \xi_{\tau-1} \xi_{t-1} a_{\tau-1,t-1}^{(0)} + o(1). \end{aligned}$$

最後の等号は、以下のためである。

$$\begin{aligned} \frac{1}{N} \mathbf{h}_{\tau-1}^{\mathrm{T}} \mathbf{q}_t &= \frac{1}{N} \mathbf{h}_{\tau-1}^{\mathrm{T}} \eta_{t-1} (\mathbf{x} + \mathbf{h}_{t-1}) + o(1) \\ &= \frac{\xi_{t-1}}{N} \mathbf{h}_{\tau-1}^{\mathrm{T}} \mathbf{h}_{t-1} + o(1) = \xi_{t-1} a_{\tau-1,t-1}^{(0)} + o(1). \end{aligned}$$

2番目の等号は、定理6.2の性質(B2)から従う。

$e_\tau^{(k)}$ の評価

大数の強法則から

$$\begin{aligned}\frac{1}{N} \mathbf{w}^\top \mathbf{U} \Sigma \Lambda^k \Sigma^\top \mathbf{U}^\top \mathbf{w} &= \frac{1}{N} \mathbb{E}_{\mathbf{w}} [\text{Tr}(\Sigma \Lambda^k \Sigma^\top \mathbf{U}^\top \mathbf{w} \mathbf{w}^\top \mathbf{U})] + o(1). \\ &= \frac{\sigma^2}{N} \text{Tr}(\Lambda^{k+1}) + o(1) = \sigma^2 \mu_{k+1} + o(1).\end{aligned}$$

したがって、

$$e_\tau^{(k)} = \frac{1}{N} \mathbf{w}^\top \mathbf{U} \Sigma \Lambda^k \tilde{\mathbf{m}}_\tau$$

$$\begin{aligned}&= \frac{1}{N} \mathbf{w}^\top \mathbf{U} \Sigma \Lambda^k (\mathbf{I} - \Lambda) \mathbf{b}_\tau + \frac{\xi_{\tau-1}}{N} \mathbf{w}^\top \mathbf{U} \Sigma \Lambda^k \{(1 + \delta^{-1}) \mathbf{I} - \Lambda\} \tilde{\mathbf{m}}_{\tau-1} \\ &\quad - \frac{\xi_{\tau-1}}{N \delta} \mathbf{w}^\top \mathbf{U} \Sigma \Lambda^k \mathbf{b}_{\tau-1} - \frac{\xi_{\tau-1} \xi_{\tau-2}}{N \delta} \mathbf{w}^\top \mathbf{U} \Sigma \Lambda^k \tilde{\mathbf{m}}_{\tau-2} + \sigma^2 \mu_{k+1} + o(1).\end{aligned}$$

$$= (1 + \delta^{-1}) \xi_{\tau-1} e_{\tau-1}^{(k)} - \xi_{\tau-1} e_{\tau-1}^{(k+1)} - \frac{\xi_{\tau-1} \xi_{\tau-2}}{\delta} e_{\tau-2}^{(k)} + \sigma^2 \mu_{k+1} + o(1).$$

AMP状態発展方程式の簡略化

状態発展方程式から、 $\{\xi_\tau\}$ を消去する。

変数変換

$$x_{\tau,t}^{(k)} = \tilde{x}_{\tau,t}^{(k)} \prod_{\tau'=0}^{\tau-1} \xi_{\tau'} \prod_{t'=0}^{t-1} \xi_{t'}, \quad x = a, b, c, d,$$

$$\tilde{e}_{\tau,t}^{(k)} = \frac{e_\tau^{(k)}}{\prod_{\tau'=0}^{\tau-1} \xi_{\tau'} \prod_{t'=0}^{t-1} \xi_{t'}},$$

$$\tilde{\sigma}_{\tau,t}^2 = \frac{\sigma^2}{\prod_{\tau'=0}^{\tau-1} \xi_{\tau'} \prod_{t'=0}^{t-1} \xi_{t'}},$$

ただし、 $\prod_{t'=0}^{\tau-1} \xi_{t'} = 1$ と定義する。

簡略化されたAMP状態発展方程式

$$\begin{aligned}\tilde{a}_{\tau,t}^{(k)} &= (1 + \delta^{-1})\tilde{a}_{\tau,t-1}^{(k)} - \tilde{a}_{\tau,t-1}^{(k+1)} - \delta^{-1}\tilde{a}_{\tau,t-2}^{(k)} \\ &\quad + \tilde{b}_{t,\tau}^{(k)} - \tilde{b}_{t,\tau}^{(k+1)} - \delta\tilde{b}_{t-1,\tau}^{(k)} + \tilde{e}_{\tau,t}^{(k)},\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\tilde{b}_{\tau,t}^{(k)} &= (1 + \delta^{-1})\tilde{b}_{\tau,t-1}^{(k)} - \tilde{b}_{\tau,t-1}^{(k+1)} - \delta^{-1}\tilde{b}_{\tau,t-2}^{(k)} \\ &\quad + (\mu_k - \mu_{k+1})\tilde{d}_{\tau,t} - \delta^{-1}\mu_k\tilde{d}_{\tau,t-1},\end{aligned}$$

$$\tilde{d}_{\tau,t} = \tilde{c}_{\tau,t} - \tilde{a}_{\tau-1,t-1}^{(0)},$$

$$\tilde{e}_{\tau,t}^{(k)} = (1 + \delta^{-1})\tilde{e}_{\tau-1,t}^{(k)} - \tilde{e}_{\tau-1,t}^{(k+1)} - \delta^{-1}\tilde{e}_{\tau-2,t}^{(k)} + \mu_{k+1}\tilde{\sigma}_{\tau,t}^2.$$

添え字が負の場合の変数は、すべて0と定義する。

$\tilde{a}_{\tau,t}^{(k)}$ と $\tilde{b}_{\tau,t}^{(k)}$ はそれぞれ $(t + k + 2)$ 次と $(t + k + 1)$ 次までのモーメント $\{\mu_k\}$ のみに依存する。

母関数

$g = a, b, c, d, e, \sigma^2$ に対して、

$$G(y, z) = \sum_{\tau=0}^{\infty} \sum_{t=0}^{\infty} y^{\tau} z^t \tilde{g}_{\tau, t}, \quad G(x, y, z) = \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{\tau=0}^{\infty} \sum_{t=0}^{\infty} x^k y^{\tau} z^t \tilde{g}_{\tau, t}^{(k)}.$$

母関数が満たす代数方程式

$$A(x, y, z) = \left(1 + \frac{1}{\delta}\right) z A(x, y, z) - \frac{z}{x} \{A(x, y, z) - A(y, z)\} \\ - \frac{z^2}{\delta} A(x, y, z) + \left(1 - \frac{1}{x} - \frac{z}{\delta}\right) B(x, z, y) + E(x, y, z),$$

ただし、 $A(y, z) = \lim_{x \rightarrow 0} A(x, y, z)$.

母関数が満たす代数方程式

定理6.1の仮定から、 $\{\mu_k\}$ はMP分布のモーメント系列に一致すると仮定して、一般性を失わない。

定理6.1前半から得られる $\lim_{x \rightarrow 0} B(x, y, z) = 0$ を使うと、

$$B(x, y, z) = \left(1 + \frac{1}{\delta}\right) zB(x, y, z) - \frac{z}{x} B(x, y, z) - \frac{z^2}{\delta} B(x, y, z) + \left\{ \eta(-x) - \frac{1}{x} [\eta(-x) - 1] - \frac{z\eta(-x)}{\delta} \right\} D(y, z),$$

$$D(y, z) = C(y, z) - yzA(y, z),$$

$$E(x, y, z) = \left(1 + \frac{1}{\delta}\right) yE(x, y, z) - \frac{y}{x} \{E(x, y, z) - E(y, z)\} - \frac{y^2}{\delta} E(x, y, z) + \frac{\Sigma^2(y, z)}{x} \{\eta(-x) - 1\}.$$

母関数が満たす代数方程式

$D(z, y) = D(y, z)$ を使用すると、

$$A(x, y, z) = \frac{\delta z A(y, z) + (\delta x - \delta - xz)B(x, z, y) + \delta x E(x, y, z)}{\delta z + (z - \delta)(z - 1)x},$$

$$B(x, z, y) = \frac{\delta x \eta(-x) - \delta[\eta(-x) - 1] - xy\eta(-x)}{\delta y + (y - \delta)(y - 1)x} D(y, z),$$

$$D(y, z) = C(y, z) - yzA(y, z).$$

$$E(x, y, z) = \frac{\delta y E(y, z) + \delta \Sigma^2(y, z)\{\eta(-x) - 1\}}{\delta y + (y - \delta)(y - 1)x}.$$

以下の関係式を証明する。

$$A(y, z) = \Sigma^2(y, z) + \frac{1}{\delta} C(y, z).$$

母関数の評価

$A(x, y, z)$ は解析的なので、 $A(x, y, z)$ の分母 $Q(x, y, z)$ が0のとき、分子 $P(x, y, z)$ も0にならなければならない。

$$Q(-x^*, y, z) = 0. \quad \longleftrightarrow \quad x^* = \frac{\delta z}{(z - \delta)(z - 1)}.$$

$$P(-x^*, y, z) = 0 \text{より、} \quad A(y, z) = -\frac{B(-x^*, z, y)}{z(z - 1)} + \frac{\delta E(-x^*, y, z)}{(z - \delta)(z - 1)}.$$

定理6.1の証明で示した $\eta(-x^*) = 1 - z$ を使うと、

$$B(-x^*, z, y) = \frac{z(z - 1)}{yz - \delta} \{C(y, z) - yzA(y, z)\}.$$

$$E(-x^*, y, z) = \frac{(z - \delta)(z - 1)\{yE(y, z) - z\Sigma^2(y, z)\}}{(yz - \delta)(z - y)}.$$

母関数の評価

$E(x, y, z)$ は解析的なので、 $E(x, y, z)$ の分母が0のとき、分子も0にならないなければならない。

$x^{**} = \delta y / (y - \delta)(y - 1)$ とすると、 $\eta(x^{**}) = 1 - y$ なので、

$$E(y, z) = \Sigma^2(y, z).$$

したがって、

$$E(-x^*, y, z) = -\frac{(z - \delta)(z - 1)}{yz - \delta} \Sigma^2(y, z).$$

以上の結果をまとめると、 $A(y, z) = \Sigma^2(y, z) + \frac{1}{\delta} C(y, z).$

定理6.2後半の証明

定義から、大システム極限で以下を証明した。

$$\frac{1}{N} \|\tilde{\mathbf{m}}_t\|^2 = \sigma^2 + \frac{1}{\delta N} \|\mathbf{q}_t\|^2 + o(1).$$

定理6.2の性質(B2)から

$$\frac{1}{N} \|\mathbf{q}_{t+1}\|^2 = \frac{1}{N} \mathbb{E} \left[\|\eta_t(\mathbf{x} + \tilde{\mathbf{h}}_t) - \mathbf{x}\|^2 \right] + o(1).$$

$\tilde{\mathbf{h}}_t$ は $\mathbb{E}[\tilde{\mathbf{h}}_t \tilde{\mathbf{h}}_t^T] = N^{-1} \|\tilde{\mathbf{m}}_t\|^2 \mathbf{I}_N$ を満たす平均0の
ガウス分布に従う。

これは発見的に導出されたAMPの状態発展方程式が正しいことを意味している。