

任意の時系列 X_t を定常値 \bar{X} とそこからの%乖離 \hat{X}_t に分離する .

$$X_t = \bar{X} e^{\hat{X}_t} \quad (1)$$

$$\Longleftrightarrow \ln X_t = \ln \bar{X} + \hat{X}_t \quad (2)$$

$$\Longleftrightarrow \ln X_t - \ln \bar{X} = \hat{X}_t \quad (3)$$

$$\Longleftrightarrow \ln \frac{X_t}{\bar{X}} = \hat{X}_t \quad (4)$$

以上より , \hat{X}_t は X_t の \bar{X} からの%乖離であることがわかった . また , 定常条件は ,

$$\bar{X} = \bar{X} e^{\hat{X}_{SS}} \quad (5)$$

$$\Longleftrightarrow e^{\hat{X}_{SS}} = 1 \quad (6)$$

$$\Longleftrightarrow \hat{X}_{SS} = 0 \quad (7)$$

となる . すなわち定常状態では定常値からの乖離が 0%であることを意味する .
ここで , 微分可能な任意の $f(x_t)$ を考える . x_t を \bar{x} 周りで Taylor 展開すると ,

$$f(x_t) = f(\bar{x}) + f'(\bar{x})(x_t - \bar{x}) + \frac{f''(\bar{x})}{2!}(x_t - \bar{x})^2 + \dots \quad (8)$$

であるが , 1 次のオーダーで $f(x_t)$ を \bar{x} 周りで近似すると ,

$$f(x_t) \simeq f(\bar{x}) + f'(\bar{x})(x_t - \bar{x}) \quad (9)$$

ここで , $f(x_t) = e^{\hat{X}_t}$ とする . このとき $\bar{x} = \hat{X}_{SS} = 0$ である . また , $f'(\hat{X}_{SS}) = e^0 = 1$ である .
よって ,

$$e^{\hat{X}_t} \simeq e^0 + e^0(\hat{X}_t - 0) = 1 + \hat{X}_t \quad (10)$$

ゆえに , X_t は ,

$$X_t = \bar{X} e^{\hat{X}_t} \simeq \bar{X}(1 + \hat{X}_t) \quad (11)$$

と近似できる .