

假设条件如下：

1. f 为二阶连续可微函数，且 ∇f 为全局 Lipschitz 的；
2. 拓扑结构为有向强连通图；
3. ∇f 为强凸函数；
4. $\nabla_{ij}^2 f_i(\mathbf{x}) = \frac{\partial^2 f_i(\mathbf{x})}{\partial x_i \partial x_j}$ 是有界的；
5. 误差 $d(t)$ 是有界的。

令 $\beta_i \geq |d_i(t)|$, $\dot{\varrho}_i(t) = -\alpha_i \varrho_i(t)$, $\varrho_i > 0$, $\alpha_i > 0$, 且

$$\xi_i(t) = \frac{s_i(t)}{|s_i(t)| + \varrho_i(t)}$$

算法设计如下：

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{x}} = \mathbf{v} \\ \dot{\mathbf{v}} = -\tau \mathbf{k} \mathbf{s} - [\beta_i \xi_i(t)]_{vec} + \mathbf{d}(t) \\ \mathbf{s} = \mathbf{v} + [\nabla_i f_i(\mathbf{y}_i)]_{vec} \\ \dot{\mathbf{y}} = -\theta \bar{\theta} (\mathcal{L} \otimes \mathbf{I}_{N \times N} + \mathcal{A}_q) \tilde{\mathbf{y}} \end{cases}$$

选取 Lyapunov 函数为

$$V(t) = \frac{1}{2} \tilde{\mathbf{x}}^T \tilde{\mathbf{x}} + \frac{1}{2} \mathbf{s}^T \mathbf{s} + \tilde{\mathbf{y}}^T P \tilde{\mathbf{y}} + \sum_{i=1}^N \frac{\beta_i}{\alpha_i} \varrho_i(t)$$

证明如下：

$$\begin{aligned}
\dot{V} &\leq -m\|\tilde{\mathbf{x}}\|^2 - \tau\lambda_{\min}(\mathbf{k})\|\mathbf{s}\|^2 \\
&\quad - (\theta\lambda_{\min}(Q) - 2\sqrt{N}\|P\|\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\})\|\tilde{\mathbf{y}}\|^2 \\
&\quad + (\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\} + 2N\|P\|\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\})\|\tilde{\mathbf{x}}\|\|\tilde{\mathbf{y}}\| \\
&\quad + (2\sqrt{N}\|P\| + \theta L_1)\|\tilde{\mathbf{y}}\|\|\mathbf{s}\| + \|\tilde{\mathbf{x}}\|\|\mathbf{s}\| \\
&\quad - \sum_{i=1}^N \frac{(\beta_i - |d_i(t)|)|s_i(t)|(|s_i(t)| + \varrho_i(t)) + \beta_i\varrho_i^2(t)}{|s_i(t)| + \varrho_i(t)} \\
&\leq -\lambda_{\min}(F)\|\mathbf{E}_1\|^2 - \tau\lambda_{\min}(\mathbf{k})\|\mathbf{s}\|^2 \\
&\quad + (1 + 2\sqrt{N}\|P\| + \theta L_1)\|\mathbf{E}_1\|\|\mathbf{s}\|
\end{aligned}$$

其中 $F = \begin{bmatrix} m & a \\ a & \theta\lambda_{\min}(Q) - 2\sqrt{N}\|P\|\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\} \end{bmatrix}$, $\mathbf{E} = [\tilde{\mathbf{x}}^T, \tilde{\mathbf{y}}^T]$, $a = -\frac{\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\} + 2N\|P\|\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\}}{2}$, 当 $\theta > \frac{(\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\} + 2N\|P\|\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\})^2}{4m\lambda_{\min}(Q)} + \frac{2\sqrt{N}\|P\|\max_{i\in\mathcal{V}}\{l_i\}}{\lambda_{\min}(Q)}$,

则 $\lambda_{\min}(F) > 0$ 。令 $\bar{H}(\mathbf{y}) = [h_{ij}]$, 在 $i = j$ 时, 我们有 $h_{ii} = [\nabla_{i1}^2 f_i(\mathbf{y}_i), \nabla_{i2}^2 f_i(\mathbf{y}_i), \dots, \nabla_{iN}^2 f_i(\mathbf{y}_i)]$, $\nabla_{ij}^2 f_i(\mathbf{y}_i) = \frac{\partial^2 f_i(\mathbf{x})}{\partial x_i \partial x_i} \big|_{\mathbf{x}=\mathbf{y}_i}$, 否则 $h_{ij} = \mathbf{0}_N^T$, L_1 满足 $\|\bar{H}(\mathbf{y})\| \|\bar{\boldsymbol{\theta}}(\mathcal{L} \otimes \mathbf{I}_{N \times N} + \mathcal{A}_q)\| \leq L_1$ 。

因此

$$\dot{V}(t) \leq -\lambda_{\min}(G)\|\mathbf{E}\|^2$$

其中 $G = \begin{bmatrix} \lambda_{\min}(F) & -\frac{1+2\sqrt{N}\|P\|+\theta L_1}{2} \\ -\frac{1+2\sqrt{N}\|P\|+\theta L_1}{2} & \tau\lambda_{\min}(\mathbf{k}) \end{bmatrix}$, $\mathbf{E} = [\tilde{\mathbf{x}}^T, \tilde{\mathbf{y}}^T, \tilde{\mathbf{s}}^T]$, 当 $\tau > \frac{(1+2\sqrt{N}\|P\|+\theta L_1)^2}{4\lambda_{\min}(F)\lambda_{\min}(\mathbf{k})}$, 则 $\lambda_{\min}(G) > 0$ 。