## Successive Convex Approximation (SCA)

作者: 凯鲁嘎吉 - 博客园 http://www.cnblogs.com/kailugaji/

Successive Convex Approximation(连续凸近似,SCA)是一种求解非凸优化问题的处理方法,它将非凸优化问题转化为一系列凸问题,从而得到原问题的近似解。

## 1. 非凸优化问题描述

考虑如下非凸优化问题:

$$\min \ U(x) = F(x) + G(x)$$

$$s.t. \ x \in K$$
(1)

其中 $F(x) = \sum_{i=1}^{I} f_i(x)$ ,每一个 $f_i: \mathbf{R}^m \to \mathbf{R}$ 是第i个节点的代价函数,光滑的,可

能是非凸的,不可分的,G 是一个凸函数,可能是非光滑,不可分的, $K \in \mathbb{R}^m$  是闭式的,凸的。

## 2. SCA求解非凸优化问题

首先,把 F(x)拆开,  $F(x_i) = f_i(x_i) + \sum_{j \neq i} f_j(x_i)$ ,其中  $\sum_{j \neq i} f_j(x_i)$  关于  $x_i[n]$  是 线性的,n 是时间间隔(迭代次数)。

问题(1)重写为

$$\hat{x}_i(x_i[n]) = \arg\min_{x_i \in K} U(x_i) = F(x_i) + G(x_i) = f_i(x_i) + \sum_{j \neq i} f_j(x_i) + G(x_i)$$
(2)

用 $\tilde{f}_i(x_i;x_i[n])$ 来近似代替 $f_i(x_i)$ ,如果 $f_i(x_i)$ 是凸函数的话,则可以将 $f_i(x_i)$ 替换为如下

$$\tilde{f}_i(x_i; x_i[n]) = f_i(x_i) + \frac{\tau_i}{2} ||x_i - x_i[n]||^2$$
(3)

如果 $f_i(x_i)$ 只是一个普通函数,没有特殊结构,则 $f_i(x_i)$ 替换为如下

$$\tilde{f}_i(x_i; x_i[n]) = f_i(x_i) + \nabla f_i(x_i[n])^T (x_i - x_i[n]) + \frac{\tau_i}{2} ||x_i - x_i[n]||^2$$
(4)

其他情况可参见文献[1]。

式(2)可近似写为如下式子:

$$\tilde{x}_{i}(x_{i}[n]) = \arg\min_{x_{i} \in K} \tilde{f}_{i}(x_{i}; x_{i}[n]) + \pi_{i}(x_{i}[n])^{T}(x_{i} - x_{i}[n]) + G(x_{i})$$
(5)

其中 $\pi_i(x_i[n])$ 是 $\sum_{i\neq i} f_j(x_i)$ 关于 $x_i[n]$ 的梯度,即

$$\pi_{i}(x_{i}[n]) = \sum_{j \neq i} \nabla_{x} f_{j}(x_{i}[n]) = I\left(\frac{1}{I} \sum_{j=1}^{I} \nabla f_{j}(x_{i}[n])\right) - \nabla f_{i}(x_{i}[n])$$
(6)

用 $\tilde{\pi}_i[n]$ 近似代替 $\pi_i(x_i[n])$ , $\tilde{\pi}_i[n]=I\cdot y_i[n]-\nabla f_i(x_i[n])$ ,其中

$$y_{i}[n+1] = \sum_{j=1}^{I} w_{ij}[n]y_{j}[n] + (\nabla f_{i}(x_{i}[n+1]) - \nabla f_{i}(x_{i}[n]))$$
 (7)

求解非凸问题(1)已经转化为求解凸优化问题(5),然后应用凸优化方法[2]进行求解即可。

## 3. 参考文献

[1] Di Lorenzo P, Scutari G. Next: In-network nonconvex optimization[J]. IEEE Transactions on Signal and Information Processing over Networks, 2016, 2(2): 120-136.

- [2] Boyd S, Vandenberghe L. Convex optimization[M]. Cambridge university press, 2004.
- [3] Razaviyayn, Meisam. (2014). <u>Successive convex approximation: analysis and applications.</u> Retrieved from the University of Minnesota Digital Conservancy, http://hdl.handle.net/11299/163884.