

IPOPT

$$\begin{array}{ll}\min & f(x) \\ \text{s.t.} & g(x) \leq 0\end{array}$$

引入对数障碍物函数： $h(x) = -\log(-g(x))$

特点：光滑函数，具有连续的一阶和二阶导数。

原问题变为无约束形式，目标函数为

$$F(x, \mu) = f(x) + \mu h(x) = f(x) - \mu \log(-g(x))$$

通过减小 $\mu \rightarrow 0$ 逼近原问题的最优解。

牛顿法：

一阶导数：

$$\nabla F(x_k, \mu_k) = \nabla f(x_k) + \mu_k \frac{\nabla g(x_k)}{-g(x_k)}$$

二阶导数：

$$\nabla^2 F(x_k, \mu_k) = \nabla^2 f(x_k) + \mu_k \nabla \left(\frac{\nabla g(x_k)}{-g(x_k)} \right)$$

计算更新方向：

$$d_k = -\frac{\nabla F(x_k, \mu_k)}{\nabla^2 F(x_k, \mu_k)}$$

更新方式(α_k 为更新步长)：

$$\begin{aligned}x_{k+1} &= x_k + \alpha_k d_k \\ \mu_{k+1} &= \rho \mu_k \\ 0 &< \rho < 1\end{aligned}$$

直到收敛 $\mu_k * h(x_k) < \epsilon$ 。

牛顿法更新方向：

当最小化目标函数 $f(x)$ 时，对 $f(x)$ 在 x_k 处进行二阶Taylor展开。

$$f(x) = f(x_k) + \nabla f(x_k)^T (x - x_k) + \frac{1}{2} (x - x_k)^T \nabla^2 f(x_k) (x - x_k)$$

令 $f(x)$ 导数为0，

$$\begin{aligned}\nabla_x f(x) &= \nabla f(x_k) + \nabla^2 f(x_k)(x - x_k) = 0 \\ x - x_k &= -\frac{\nabla f(x_k)}{\nabla^2 f(x_k)} \\ x_{k+1} &= x_k - \frac{\nabla f(x_k)}{\nabla^2 f(x_k)}\end{aligned}$$