

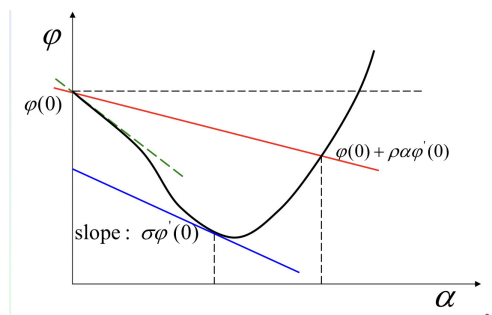
**Exercise 1.** 写出基于Wolfe-Powell准则的非精确一维搜索算法中插值多项式  $p^{(1)}(t), p^{(2)}(t)$  的具体表达式。

设  $p^{(1)}(t) = At^2 + Bt + C$ , 则有

$$\begin{cases} A\alpha_1^2 + B\alpha_1 + C = \varphi_1 \\ 2A\alpha_1 + B = \varphi'_1 \\ A\alpha^2 + B\alpha + C = \varphi \end{cases}$$

解得

$$\begin{cases} A = \frac{\varphi - \varphi_1 + \varphi'_1(\alpha_1 - \alpha)}{(\alpha - \alpha_1)^2} \\ B = \frac{\varphi'_1(\alpha^2 - \alpha_1^2) + 2\alpha_1(\varphi_1 - \varphi)}{(\alpha - \alpha_1)^2} \\ C = \frac{\varphi_1\alpha(\alpha - 2\alpha_1) + \varphi'_1\alpha\alpha_1(\alpha_1 - \alpha) + \varphi\alpha_1^2}{(\alpha_1 - \alpha)^2} \end{cases}$$



设  $p^{(2)}(t) = \tilde{A}t^2 + \tilde{B}t + \tilde{C}$ , 则有

$$\begin{cases} \tilde{A}\alpha^2 + \tilde{B}\alpha + \tilde{C} = \varphi \\ 2\tilde{A}\alpha_1 + \tilde{B} = \varphi'_1 \\ 2\tilde{A}\alpha + \tilde{B} = \varphi' \end{cases}$$

解得

$$\begin{cases} \tilde{A} = \frac{\varphi' - \varphi'_1}{2\alpha - 2\alpha_1} \\ \tilde{B} = \frac{\varphi'_1\alpha - \varphi'\alpha_1}{\alpha - \alpha_1} \\ \tilde{C} = \frac{\varphi(2\alpha - 2\alpha_1) + \varphi'(2\alpha\alpha_1 - \alpha^2) - \varphi'_1\alpha^2}{2\alpha - 2\alpha_1} \end{cases}$$

**Exercise 2.** 证明基于Goldstein准则的非精确一维搜索算法的全局收敛性。

Goldstein准则:

$$\begin{cases} \varphi(\alpha) \leq \varphi(0) + \rho\alpha\varphi'(0) & (92) \\ \varphi(\alpha) \geq \varphi(0) + (1 - \rho)\alpha\varphi'(0) & (93) \end{cases}$$

设  $\nabla f(x)$  在水平集  $L(x^{(0)}) = \{x \mid f(x) \leq f(x^{(0)})\}$  上存在且一致连续。下降算法的搜索方向  $d^{(k)}$  与  $-\nabla f(x^{(k)})$  之间的夹角  $\theta_k$  满足式(97), 其中步长  $\alpha_k$  由三种方法之一确定:

- (1) 精确一维搜索
- (2) Goldstein准则 (92), (93)
- (3) Wolfe-Powell准则 (94), (95)

那么, 或者对某个  $k$  有  $\nabla f(x^{(k)}) = 0$ , 或者  $f(x^{(k)}) \rightarrow -\infty$ , 或者  $\nabla f(x^{(k)}) \rightarrow 0$ .

设  $\forall k, g^{(k)} = \nabla f(x^{(k)}) \neq 0$  和  $f(x^{(k)})$  有下界, 则  $f(x^{(k)}) - f(x^{(k+1)}) \rightarrow 0$ , 由(92)式,  $-g^{(k)}s^{(k)} \rightarrow 0$ .

(反证法) 若  $g^{(k)} \rightarrow 0$  不成立, 则  $\exists \epsilon > 0$  和子列  $\{x^{(k)}\}_{k \in K} s. t. \|g^{(k)}\| \geq \epsilon$  从而由

$$-g^{(k)\top} s^{(k)} = \|g^{(k)}\| \|s^{(k)}\| \cos \theta_k \geq \epsilon \|s^{(k)}\| \sin \mu$$

$f(x^{k+1}) < f(x^k)$   
单调+有界

以及  $\theta_k \leq \frac{\pi}{2} - \mu, \forall k$  得  $\|s^{(k)}\| \rightarrow 0$ .

又有

$$f(x^{(k)} + s^{(k)}) = f(x^{(k)}) + \nabla f(x^{(k)})^\top s^{(k)} + o(\|s^{(k)}\|) \text{ (泰勒展开)}$$

得

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{f(x^{(k)}) - f(x^{(k+1)})}{-\nabla f(x^{(k)})^\top s^{(k)}} = 1$$

由(93)式得

$$\frac{f(x^{(k)}) - f(x^{(k+1)})}{-\nabla f(x^{(k)})^\top s^{(k)}} \leq 1 - \rho < 1$$

矛盾!

所以  $g^{(k)} = \nabla f(x^{(k)}) \rightarrow 0, k \rightarrow \infty$ .

**Exercise 3.** 将非线性方程组求根  $F(x) = 0$  的牛顿迭代, 用于求最优化问题  $\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$ , 给出相应的迭代格式并说明理由。

牛顿迭代法的原理是取函数  $F(x)$  在  $x^{(k)}$  处泰勒展开的线性部分, 作为函数的一阶近似, 令其等于0并得到迭代格式, 即:

$$F(x^{(k)}) + DF(x^{(k)})(x - x^{(k)}) = 0$$

其中  $DF(x^{(k)})$  为  $F$  在  $x^{(k)}$  的Jacobian, 其形式为

$$DF(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial F_1(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial F_1(x)}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial F_1(x)}{\partial x_n} \\ \frac{\partial F_2(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial F_2(x)}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial F_2(x)}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial F_n(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial F_n(x)}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial F_n(x)}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

解得迭代格式为

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} - DF(x^{(k)})^{-1} F(x^{(k)})$$

同理, 对于无约束最优化问题  $\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$ , 类似地求解  $\nabla f(x) = 0$  即可, 得到迭代格式为

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} - (D(\nabla f(x)))^{-1} \nabla f(x^{(k)}) = x^{(k)} - (\nabla^2 f(x))^{-1} \nabla f(x^{(k)})$$

**Exercise 4.** 证明对称秩一牛顿法具有遗传性和二次终止性

对于二次函数  $f(x) = \frac{1}{2} x^\top G x + c^\top x$ ,

$$\nabla f(x) = Gx + c, \nabla^2 f(x) = G'$$

由牛顿法  $y^{(k)} = G_k s^{(k)}$ , 正割条件为  $H_{k+1} y^{(k)} = s^{(k)}$

**遗传性:** 使用归纳法。

1.  $k = 1$  时, 由正割条件,  $H_1 y^{(0)} = s^{(0)}$ 。

2. 假设遗传性对于 $k$ 成立, 即 $H_k y^{(l)} = s^{(l)}, l = 0, 1, \dots, k-1$ .

3. 对于 $k+1$ , 只须证明 $l < k$ 的情况 ( $l = k$ 时, 由正割条件直接可得结论成立), 即

$$H_{k+1} y^{(l)} = s^{(l)}, l = 0, 1, \dots, k-1$$

由对称秩一校正公式

$$H_{k+1} y^{(l)} = H_k y^{(l)} + \frac{(s^{(k)} - H_k y^{(k)})(s^{(k)} - H_k y^{(k)})^\top y^{(l)}}{(s^{(k)} - H_k y^{(k)})^\top y^{(k)}}$$

其中

$$\begin{aligned} (s^{(k)} - H_k y^{(k)})^\top y^{(l)} &= s^{(k)\top} y^{(l)} - y^{(k)\top} H_k y^{(l)} \\ &= s^{(k)\top} y^{(l)} - y^{(k)\top} s^{(l)} \\ &= s^{(k)\top} G s^{(l)} - s^{(k)\top} G s^{(l)} \\ &= 0 \end{aligned}$$

故 $H_{k+1} y^{(l)} = H_k y^{(l)} = s^{(l)}, l = 0, 1, \dots, k-1$ .

**二次终止性:** (这里需要假定 $s_0, s_1, \dots, s_{n-1}$ 线性无关)

由遗传性知

$$\begin{aligned} H_n y^{(l)} &= s^{(l)}, l = 0, 1, \dots, n-1 \\ &\Downarrow \\ H_n G s^{(l)} &= s^{(l)}, l = 0, 1, \dots, n-1 \\ &\Downarrow \\ (H_n G - I) s^{(l)} &= 0, l = 0, 1, \dots, n-1 \end{aligned}$$

因为 $s_0, s_1, \dots, s_{n-1}$ 线性无关, 所以 $(s_0, s_1, \dots, s_{n-1})$ 可逆, 所以

$$H_n G - I = 0 \Rightarrow H_n = G^{-1} = (\nabla^2 f(x))^{-1}$$

由迭代格式

$$x^{(n+1)} = x^{(n)} - H_n \nabla f(x^{(n)}) = x^{(n)} - G^{-1} \nabla f(x^{(n)})$$

又因为

$$\begin{aligned} \nabla f(x^{(n+1)}) - \nabla f(x^{(n)}) &= G(x^{(n+1)} - x^{(n)}) \\ &\Downarrow \\ x^{(n+1)} &= x^{(n)} - G^{-1} \nabla f(x^{(n)}) + G^{-1} \nabla f(x^{(n+1)}) \end{aligned}$$

所以

$$G^{-1} \nabla f(x^{(n+1)}) = 0 \Rightarrow \nabla f(x^{(n+1)}) = 0$$

即有限步终止且 $H_n = [\nabla^2 f(x^*)]^{-1}$ .

**Exercise 5.利用秩一校正的求逆公式 (sherman-Morrison定理) , 由 $H_{k+1}^{(DFP)}$ 推导 $B_{k+1}^{(DFP)}$  .**

$$(A + uv^\top)^{-1} = A^{-1} - \frac{A^\top uv^\top A^{-1}}{1 + v^\top A^{-1}u}$$

$$H_{k+1}^{(DFP)} = H_k + \frac{s^{(k)} s^{(k)\top}}{s^{(k)\top} y^{(k)}} - \frac{H_k y^{(k)} y^{(k)\top} H_k}{y^{(k)\top} H_k y^{(k)}}$$

$$B_{k+1}^{(DFP)} = B_k + (1 + \frac{s^{(k)\top} B_k s^{(k)}}{y^{(k)\top} s^{(k)}}) \frac{y^{(k)} y^{(k)\top}}{y^{(k)\top} s^{(k)}} - \frac{B_k s^{(k)} y^{(k)\top} + y^{(k)} s^{(k)\top} B_k}{y^{(k)\top} s^{(k)}}$$

为方便书写, 忽视所有的角标 $k$ , 并令 $M = H + \frac{ss^\top}{s^\top y}$ , 则有

$$M^{-1} = H^{-1} - \frac{H^{-1} s s^\top H^{-1}}{s^\top y + s^\top B s} = B - \frac{B s s^\top B}{s^\top y + s^\top B s} \quad (5.1)$$

$$B_{k+1}^{(DFP)} = (H_{k+1}^{(DFP)})^{-1} = M^{-1} + \frac{M^{-1} H y y^\top H M^{-1}}{y^\top H y - y^\top H M^{-1} H y} \quad (5.2)$$

将(5.1)代入(5.2)第二个等号右边第二项并展开, 消去分子分母常数和 $BH = I$ 得

$$\begin{aligned} \frac{M^{-1} H y y^\top H M^{-1}}{y^\top H y - y^\top H M^{-1} H y} &= \frac{y y^\top (s^\top y + s^\top B s)}{y^\top s s^\top y} - \frac{y s^\top B}{s^\top y} - \frac{B s y^\top}{y^\top s} + \frac{B s s^\top B}{s^\top y + s^\top B s} \\ &= (1 + \frac{s^\top B s}{y^\top s}) \frac{y y^\top}{y^\top s} - \frac{y s^\top B + B s y^\top}{y^\top s} + \frac{B s s^\top B}{s^\top y + s^\top B s} \quad (5.3) \end{aligned}$$

将(5.1), (5.3)代入(5.2)即可得

$$B_{k+1}^{(DFP)} = B_k + (1 + \frac{s^{(k)\top} B_k s^{(k)}}{y^{(k)\top} s^{(k)}}) \frac{y^{(k)} y^{(k)\top}}{y^{(k)\top} s^{(k)}} - \frac{B_k s^{(k)} y^{(k)\top} + y^{(k)} s^{(k)\top} B_k}{y^{(k)\top} s^{(k)}}$$

**Exercise 6.共轭梯度法性质定理: 设目标函数 $f(x) = \frac{1}{2}x^\top Gx + c^\top x$ , 则采用精确一维搜索的共轭梯度法经 $m \leq n$ 步迭代后终止, 且对所有的 $1 \leq k \leq m$ 成立下列关系:**

$$d^{(k)\top} G d^{(j)} = 0, j = 0, 1, \dots, k-1 \quad (6.1)$$

$$g^{(k)\top} g^{(j)} = 0, j = 0, 1, \dots, k-1 \quad (6.2)$$

$$d^{(k)\top} g^{(k)} = -g^{(k)\top} g^{(k)} \quad (6.3)$$

$$\text{span}\{g^{(0)}, g^{(1)}, \dots, g^{(k)}\} = \text{span}\{g^{(0)}, Gg^{(0)}, \dots, G^k g^{(0)}\} \quad (6.4)$$

$$\text{span}\{d^{(0)}, d^{(1)}, \dots, d^{(k)}\} = \text{span}\{d^{(0)}, Gg^{(0)}, \dots, G^k g^{(0)}\} \quad (6.5)$$

共轭梯度法步骤中得到的的条件:

$$\begin{cases}
 g^{(k+1)\top} d^{(k)} = 0 & (\text{由精确一维搜索})(6.6) \\
 \alpha_k = \frac{g^{(k)\top} g^{(k)}}{d^{(k)\top} G d^{(k)}} & (\text{由精确一维搜索})(6.7) \\
 g^{(k+1)} = g^{(k)} + \alpha_k G d^{(k)} & (\nabla f(x^{(k+1)})) \text{直接展开} (6.8) \\
 \beta_k = \frac{g^{(k+1)\top} g^{(k+1)}}{g^{(k)\top} g^{(k)}} & (6.9) \\
 d^{(k+1)} = -g^{(k+1)} + \beta_k d^{(k)} & (6.10)
 \end{cases}$$

证明(6.3):

$$\begin{aligned}
 d^{(k)\top} g^{(k)} &= -g^{(k)\top} g^{(k)} + \beta_k d^{(k-1)\top} g^{(k)} & (by(6.10)) \\
 &= -g^{(k)\top} g^{(k)} + 0 & (by(6.6)) \\
 &= -g^{(k)\top} g^{(k)}
 \end{aligned}$$

证明(6.1)与(6.2):

1.  $k=1$ 时直接验证可得结论成立
2. 假设(6.1)与(6.2)对 $k$ 成立
3. (6.8)式左右两边转置后同右乘 $g^{(j)}$ 得

$$\begin{aligned}
 g^{(k+1)\top} g^{(j)} &= g^{(k)\top} g^{(j)} - \alpha_k d^{(k)\top} G g^{(j)} \\
 &= g^{(k)\top} g^{(j)} - \alpha_k d^{(k)\top} G (d^{(j)} - \beta_{j-1} d^{(j-1)}) \\
 &= g^{(k)\top} g^{(j)} - \alpha_k d^{(k)\top} G d^{(j)}
 \end{aligned}$$

$j=k$ 时, 将(6.7)式代入即可得上式为0;  $j < k$ 时, 由归纳假设得上式为0.

综上, (6.2)成立.

4. 由(6.10)式,

$$\begin{aligned}
 d^{(k+1)\top} G d^{(j)} &= (-g^{(k+1)} + \beta_k d^{(k)})^\top G d^{(j)} \\
 &= -g^{(k+1)\top} G d^{(j)} + \beta_k d^{(k)\top} G d^{(j)} \\
 &= g^{(k+1)\top} (g^{(j)} - g^{(j+1)}) / \alpha_k + \beta_k d^{(k)\top} G d^{(j)}
 \end{aligned}$$

$j=k$ 时, 由(6.2), (6.7), (6.9)得上式为0;  $j < k$ 时, 由归纳假设得上式为0.

综上, (6.1)成立.

证明(6.4)

由(6.10)式知, 存在可逆方阵

$$\begin{aligned}
 & d^{(0)} = -g^{(0)} \quad \beta_0 \\
 & d^{(k+1)} = -g^{(k+1)} + \beta_k d^{(k)} \Leftrightarrow g^{(k+1)} = -d^{(k+1)} + \beta_k d^{(k)} \\
 & d^{(k)} \Rightarrow d^{(k-1)}
 \end{aligned}$$

$$Q = \begin{bmatrix} -1 & \beta_0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -1 & \beta_1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -1 & \beta_{k-1} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

使得 $(d^{(0)}, d^{(1)}, \dots, d^{(k)})Q = (g^{(0)}, g^{(1)}, \dots, g^{(k)})$ , 所以

$$\text{span}\{g^{(0)}, g^{(1)}, \dots, g^{(k)}\} = \text{span}\{d^{(0)}, d^{(1)}, \dots, d^{(k)}\} \quad (6.11)$$

1.  $k = 0$ 时, 直接由定义得结论成立。

2. 假设结论对 $k$ 成立, 即 $\text{span}\{g^{(0)}, g^{(1)}, \dots, g^{(k)}\} = \text{span}\{g^{(0)}, Gg^{(0)}, \dots, G^k g^{(0)}\}$ .

3. 对于 $k + 1$ , 由(6.8)式和归纳假设,  $g_{k+1} = g_k + \alpha_k G d_k$

$$g_{k+1} \in \text{span}\{g^{(0)}, Gg^{(0)}, \dots, G^{k+1} g^{(0)}\}$$

$d^{(0)}, d^{(1)}, \dots, d^{(k)}$ 是一组共轭方向, 由共轭方向法基本定理得

$$g^{(k+1)} \perp \text{span}\{d^{(0)}, d^{(1)}, \dots, d^{(k)}\} \quad (6.12)$$

所以由(6.11), (6.12)和归纳假设

$$g^{(k+1)} \notin \text{span}\{d^{(0)}, d^{(1)}, \dots, d^{(k)}\} = \text{span}\{g^{(0)}, Gg^{(0)}, \dots, G^k g^{(0)}\}$$

所以结论对 $k + 1$ 成立, 即

$$\text{span}\{g^{(0)}, g^{(1)}, \dots, g^{(k+1)}\} = \text{span}\{g^{(0)}, Gg^{(0)}, \dots, G^{k+1} g^{(0)}\}$$

(6.5)式证明与(6.4)式同理。

## Exercise 8.证明折线法（信赖域方法）子问题模型的函数单调性。

$$\begin{aligned} s_C^{(k)} &= -\frac{\|g^{(k)}\|^2}{g^{(k)\top} B_k g^{(k)}} g^{(k)} \\ s_N^{(k)} &= -B_k^{-1} g^{(k)} \\ x^{(k+1)} &= x^{(k)} + s_C^{(k)} + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \end{aligned}$$

(1)证明沿着Cauchy点 $x_C^{(k+1)}$ 和牛顿点 $x_N^{(k+1)}$ 的连线, 到 $x^{(k)}$ 的距离单调增加。

$$\begin{aligned} L(\lambda) &= \|s_C^{(k)} + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)})\|^2 \\ &= (s_C^{(k)} + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}))^\top (s_C^{(k)} + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)})) \\ &= s_C^{(k)\top} s_C^{(k)} + 2\lambda s_C^{(k)\top} (s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) + \lambda^2 (s_N^{(k)} - s_C^{(k)})^\top (s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \\ L(\lambda)' &= 2s_C^{(k)\top} (s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) + 2\lambda (s_N^{(k)} - s_C^{(k)})^\top (s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \\ &\geq 2s_C^{(k)\top} (s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \\ &= 2\frac{\|g^{(k)}\|^2}{g^{(k)\top} B_k g^{(k)}} g^{(k)\top} B_k^{-1} g^{(k)} \left(1 - \frac{\|g^{(k)}\|^2 g^{(k)\top} B_k^{-1} g^{(k)}}{g^{(k)\top} B_k g^{(k)} B_k^{-1} g^{(k)}}\right) \end{aligned}$$

其中

共轭方向法基本定理: 严格凸二次函数 $f(x) = \frac{1}{2}x^\top Gx + c^\top x$ , 共轭方向法执行精确一维搜索, 则每步迭代点 $x^{(k+1)}$ 是 $f(x)$ 在线性流形

$$\mathcal{V} = \{x \mid x = x^{(0)} + \sum_{j=0}^k \beta_j d^{(j)}, \forall \beta_j \in \mathbb{R}\}$$

中的唯一极小点。

$$\begin{aligned}
1 - \frac{\|g^{(k)}\|^2 g^{(k)}}{g^{(k)\top} B_k g^{(k)} B_k^{-1} g^{(k)}} &= 1 - \frac{\|g^{(k)}\|^4}{g^{(k)\top} B_k g^{(k)} g^{(k)\top} B_k^{-1} g^{(k)}} \\
&= 1 - \frac{((\sqrt{B_k} g^{(k)})^\top (\sqrt{B_k^{-1}} g^{(k)}))^2}{g^{(k)\top} B_k g^{(k)} g^{(k)\top} B_k^{-1} g^{(k)}} \\
&\geq 1 - \frac{\|\sqrt{B_k} g^{(k)}\|^2 \|\sqrt{B_k^{-1}} g^{(k)}\|^2}{g^{(k)\top} B_k g^{(k)} g^{(k)\top} B_k^{-1} g^{(k)}} \\
&= 1 - \frac{g^{(k)\top} B_k g^{(k)} g^{(k)\top} B_k^{-1} g^{(k)}}{g^{(k)\top} B_k g^{(k)} g^{(k)\top} B_k^{-1} g^{(k)}} \\
&= 0
\end{aligned}$$

$$I = (B_k^{\frac{1}{2}})^\top B_k^{-\frac{1}{2}}$$

$$\|g^{(k)}\|^4 = (\|g^{(k)}\|^2)^2 = (g^{(k)\top} g^{(k)})^2$$

$B_k$  对称正定

Cauchy

所以  $L(\lambda)' \geq 0, \lambda \in [0, 1]$ , 具有单调性。

(2) 证明沿着Cauchy点  $x_C^{(k+1)}$  和牛顿点  $x_N^{(k+1)}$  的连线, 子问题模型函数值单调减少。

$$g^{(k)}(s)$$

$$s_N + \lambda(s_N - s_C)$$

$$\begin{aligned}
h(\lambda) &= q^{(k)}(s_C^{(k)} + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)})) \\
&= f(x^{(k)}) + g^{(k)\top}(s_C^{(k)} + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)})) \\
&\quad + \frac{1}{2}(s_C^{(k)} + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}))^\top B_k(s_C^{(k)} + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)})) \\
h(\lambda)' &= g^{(k)\top}(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) + s_C^{(k)\top} B_k(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) + \lambda(s_N^{(k)} - s_C^{(k)})^\top B_k(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \\
&\leq g^{(k)\top}(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) + s_C^{(k)\top} B_k(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) + (s_N^{(k)} - s_C^{(k)})^\top B_k(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \\
&= (g^{(k)\top} + s_C^{(k)\top} B_k + (s_N^{(k)} - s_C^{(k)})^\top B_k)(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \\
&= (g^{(k)\top} + s_N^{(k)\top} B_k)(s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \\
&= 0 \cdot (s_N^{(k)} - s_C^{(k)}) \\
&= 0
\end{aligned}$$

所以沿着Cauchy点  $x_C^{(k+1)}$  和牛顿点  $x_N^{(k+1)}$  的连线, 子问题模型函数值单调减少。