



بهینه سازی  
روش های منطقه اعتماد

محسن هوشمند  
دانشکده تکنولوژی اطلاعات و علم رایانه  
دانشگاه تحصیلات تکمیلی علوم پایه زنجان

# بهینه‌سازی نامقید - جستجو خط و منطقه اعتماد

## استراتژی جستجو خط

- انتخاب جهت  $\mathbf{p}_i$
- جستجو در راستای جهت یافت شده از نقطه  $\mathbf{x}_i$  فعلی به نقطه‌ای دیگر با مقدار  $f$  کمتر
- با حل مسئله کمینه‌سازی یک‌بعدی زیر جهت یافتن  $\alpha$

$$\min_{\alpha > 0} f(\mathbf{x}_i + \alpha \mathbf{p}_i)$$

## استراتژی منطقه اعتماد

- تعریف شعاعی  $\Delta > 0$  اطراف  $\mathbf{x}_i$  به عنوان منطقه اعتماد
- جمع‌آوری اطلاعات جهت ایجاد مدلی (تخمینی) از تابع  $f$
- تابع تخمین با نام  $m_i$
- دارای رفتار مشابه در نزدیکی نقطه  $\mathbf{x}_i$

$$\min_{\mathbf{p}} m_i(\mathbf{p}_i)$$

$\mathbf{p}$  در داخل منطقه اعتماد

$$\|\mathbf{p}\|_2 \leq \Delta$$

# نضج روش

تقریب تابع  $f$  با مدل ساده تر  $m$

$$\hat{x}^* = \operatorname{argmin}_x m(x)$$

مشکل

▪  $\hat{x}^*$  در جایی که  $m$  تقریب نامناسب و ضعیفی از  $f$  باشد

حل

▪ محدود کردن جستجو به ناحیه‌ای که  $m$  تقریب مناسبی از  $f$  باشد

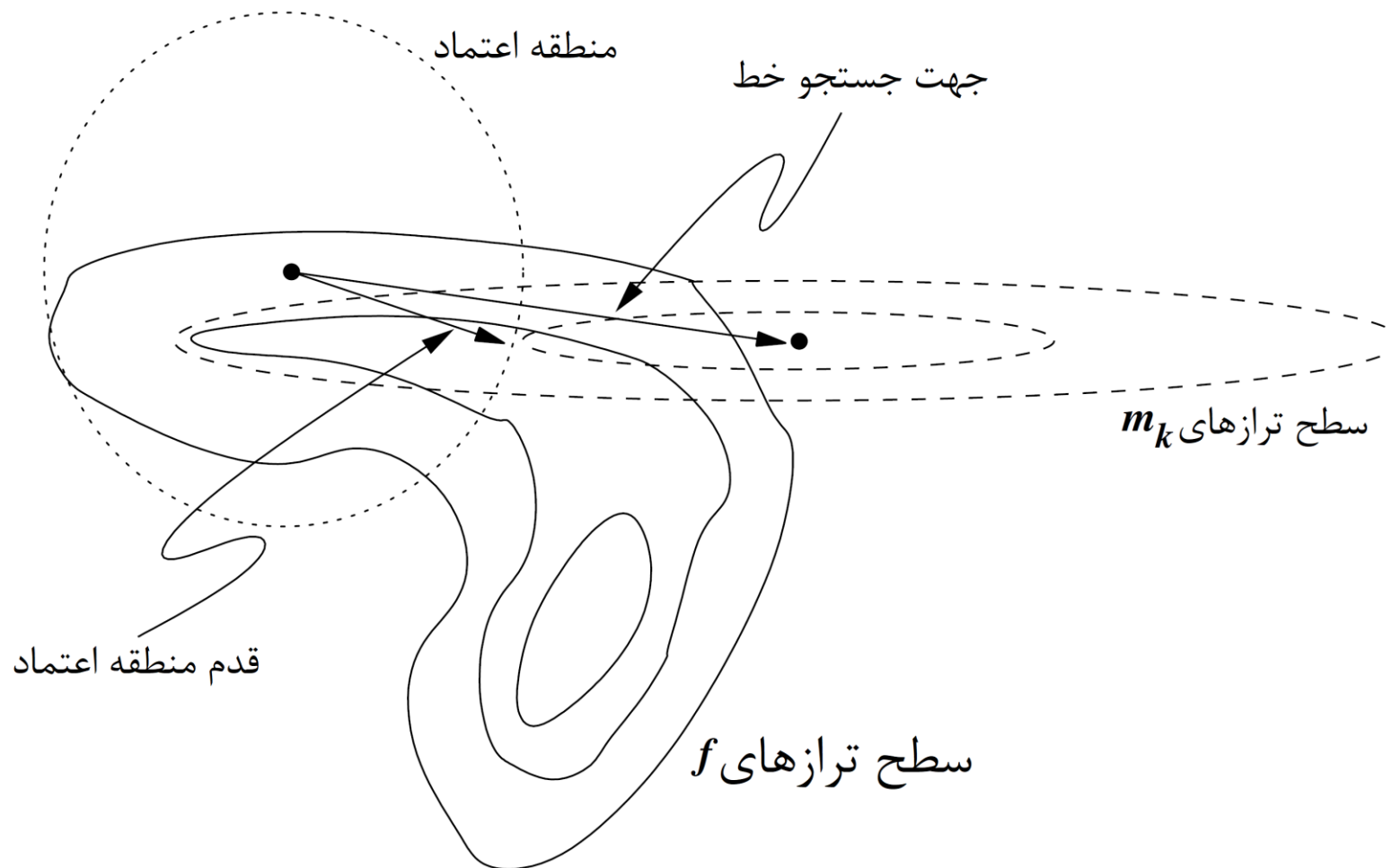
▪ منطقه اعتماد  $\Omega$

$$\hat{x}^* = \operatorname{argmin}_{x \in \Omega} m(x)$$

روش منطقه اعتماد

قدم محدودشده

# نضج روش



# استراتژی منطقه اعتماد

تابع تخمین  $m_i$  معمولاً برابر با

$$m_i(\mathbf{p}_i) = f_i + \mathbf{p}_i^T \nabla f_i + \frac{1}{2} \mathbf{p}_i^T B_i \mathbf{p}_i$$

$m_i$  بسط سری تیلور  $f$

$B_i$  یا تابع هسی  $\nabla^2 f_i$  یا تخمینی از آن

مقایسه با

$$f(\mathbf{x}_i + \mathbf{p}) \approx f(\mathbf{x}_i) + \nabla f(\mathbf{x}_i)^T \mathbf{p} + \frac{1}{2} \mathbf{p}^T \nabla^2 f(\mathbf{x}_i + t\mathbf{p}) \mathbf{p}$$

- دارای اختلاف  $O(\|\mathbf{p}\|^2)$
- اگر ماتریس هسی  $\Leftarrow$  دارای اختلاف  $O(\|\mathbf{p}\|^3)$
- برای مقادیر کوچک  $\mathbf{p}$  مدل نسبتاً درست

# استراتژی منطقه اعتماد

$$\min_{\mathbf{p}_i \in \mathbb{R}^n} m_i(\mathbf{p}_i) = f_i + \mathbf{p}_i^T \nabla f_i + \frac{1}{2} \mathbf{p}_i^T B_i \mathbf{p}_i$$

به طوری که

$$\|\mathbf{p}_i\| \leq \Delta_i$$

$\Delta_i$  شعاع منطقه اعتماد

نیاز به چندین بار حل معادله برای رسیدن به کمینه

$$\|B_i^{-1} \mathbf{g}_i\| \leq \Delta_i \text{ اگر } B_i \text{ مثبت معین و}$$

▪ راحتی یافتن پاسخ معادله

$$\mathbf{p}_i^B \text{ ▪}$$

▪ قدم کامل

$$\mathbf{p}_i^B = -B_i^{-1} \mathbf{g}_i \text{ ▪}$$

# استراتژی منطقه اعتماد

از اجزای اصلی

▪ انتخاب شعاع مناسب منطقه در هر مرحله

انتخاب بر اساس تناسب بین مدل و تابع هدف در قدم‌های قبلی

با داشتن  $\mathbf{p}_i$

$$\rho_i = \frac{f(\mathbf{x}_i) - f(\mathbf{x}_i + \mathbf{p}_i)}{m_i(\mathbf{0}) - m_i(\mathbf{p}_i)}$$

کاهش حقیقی  $f(\mathbf{x}_i) - f(\mathbf{x}_i + \mathbf{p}_i)$

کاهش پیش‌بینی شده  $m_i(\mathbf{0}) - m_i(\mathbf{p}_i)$

# استراتژی منطقه اعتماد

$$\rho_i = \frac{f(x_i) - f(x_i + p_i)}{m_i(0) - m_i(p_i)}$$

کاهش حقیقی  $f(x_i) - f(x_i + p_i)$

کاهش پیش‌بینی شده  $m_i(0) - m_i(p_i)$

نسبت نزدیک ۱ (مقدار بزرگ)

- توافق مناسب بین واقع و تقریب
- به دیگر سخن، کمتر شدن مقدار واقعی بهتر از مقدار پیش‌بینی شده
- پیش‌بینی کم‌تر از مقدار واقع
- همه‌چیز مهیا برای افزایش منطقه اطمینان در مرحله بعد

نسبت مثبت ولی کوچکتر از ۱

- عدم تغییر منطقه اعتماد

نسبت نزدیک صفر یا منفی

- کوچک کردن شعاع در مرحله بعد

# الگوریتم منطقه اعتماد

مشخص کردن مقادیر اولیه  $\hat{\Delta} > 0$  و  $\Delta_0 \in (0, \hat{\Delta})$  و  $\eta \in [0, 0.25)$

برای  $i = 1:n$

▪ محاسبه  $\mathbf{p}_i$  از  $m_i(\mathbf{p}_i) = f_i + \mathbf{p}_i^T \nabla f_i + \frac{1}{2} \mathbf{p}_i^T B_i \mathbf{p}_i$   $\min_{\mathbf{p}_i \in \mathbb{R}^n}$

$$\rho_i = \frac{f(x_i) - f(x_i + \mathbf{p}_i)}{m_i(0) - m_i(\mathbf{p}_i)} \quad \cdot$$

▪ اگر  $\rho_i < 0.25$

$$\Delta_{i+1} = \frac{1}{4} \Delta_i \quad \cdot$$

▪ وگرنه

▪ اگر  $\rho_i > 0.75$  و  $\|\mathbf{p}_i\| = \Delta_i$

$$\Delta_{i+1} = \min(2\Delta_i, \hat{\Delta}) \quad \cdot$$

▪ وگرنه

$$\Delta_{i+1} = \Delta_i \quad \cdot$$

▪ اگر  $\rho_i > \eta$

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i + \mathbf{p}_i \quad \cdot$$

▪ وگرنه

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i \quad \cdot$$

# الگوریتم منطقه اعتماد

$\hat{\Delta}$  محدوده بیشینه روی طول قدمها

افزایش شعاع صرفا در صورت رسیدن  $\|p_i\|$  به مرزهای منطقه اعتماد

عدم تغییر شعاع در صورت درون مرز باقی ماندن

شروط یافتن  $p_i^*$  در  $p_i^*$   $m_i(p_i) = f_i + p_i^T \nabla f_i + \frac{1}{2} p_i^T B_i p_i$   $\min_{p_i \in \mathbb{R}^n}$

▪  $p_i^*$  شدنی

▪  $(B + \lambda I)$  مثبت معین

$$(B + \lambda I)p^* = -g,$$

$$\lambda(\Delta - \|p^*\|) = 0,$$

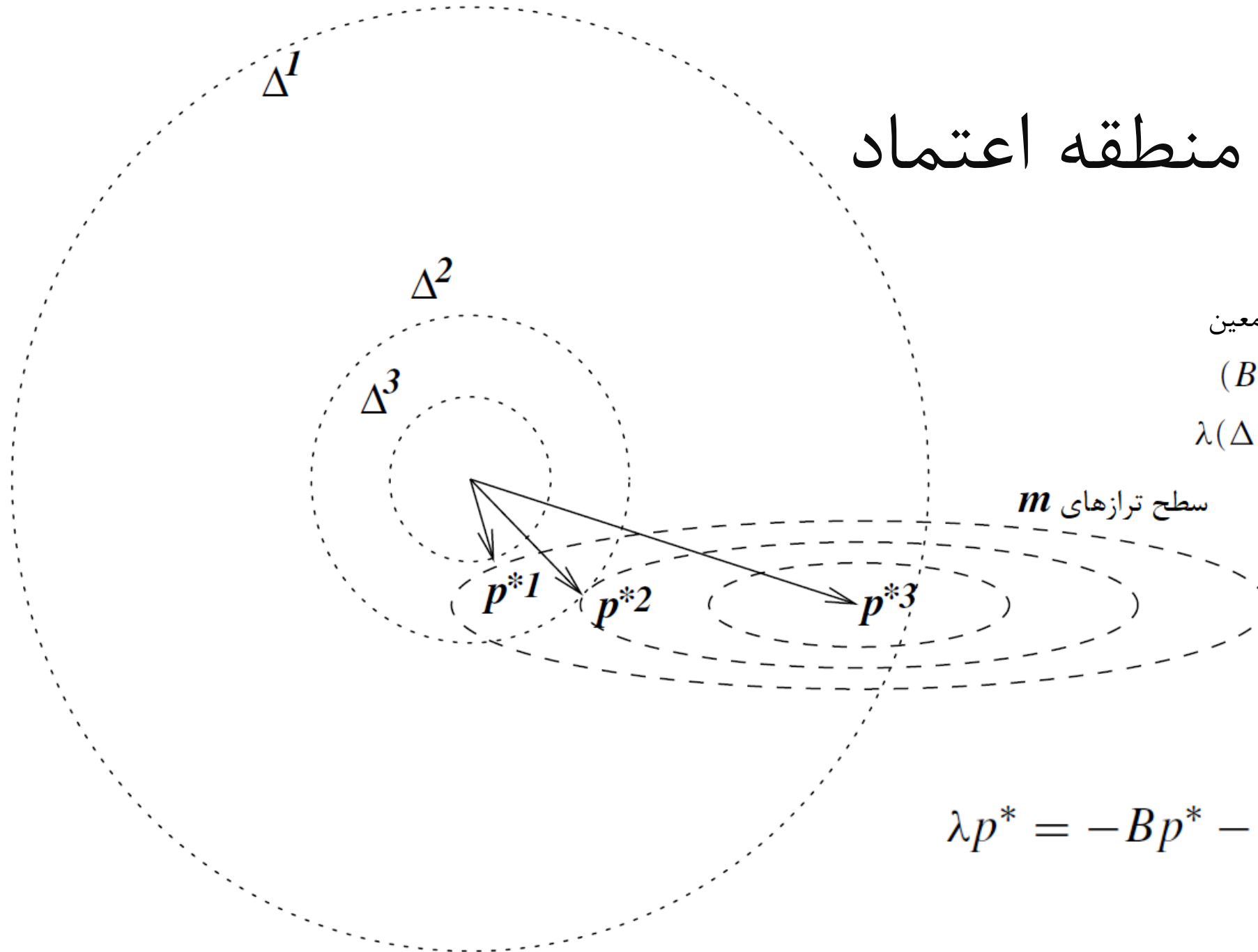
# الگوریتم منطقه اعتماد

▪  $(B + \lambda I)$  مثبت معین

$$(B + \lambda I)p^* = -g,$$

$$\lambda(\Delta - \|p^*\|) = 0,$$

سطح ترازهای  $m$



$$\lambda p^* = -Bp^* - g = -\nabla m(p^*)$$

# نقطه کوشی

امکان همگرایی بدون نیاز به انتخاب بهترین طول قدم  
▪ ؟

به طریق مشابه در روش منطقه اعتماد

▪ صرفاً به دنبال تقریبی از  $p_i$  در منطقه اعتماد

▪ انجام کاهش کافی

▪ تدوین در قالب نقطه کوشی

▪ نمایش با  $p_i^c$

# الگوریتم محاسبه نقطه کوشی

محاسبه  $\mathbf{p}_i^S$  با حل معادله خطی

$$\mathbf{p}_i^S = \underset{\mathbf{p}_i \in \mathbb{R}^n}{\operatorname{argmin}} f_i + \mathbf{p}_i^T \nabla f_i$$

به طوری که

$$\|\mathbf{p}_i\| \leq \Delta_i$$

محاسبه  $\tau_i > 0$  کمینه کننده  $m_i(\tau_i \mathbf{p}_i^S)$

▪ با رعایت شرط ماندن در منطقه اعتماد:

$$\tau_i = \underset{\tau > 0}{\operatorname{argmin}} m_i(\tau \mathbf{p}_i^S)$$

به طوری که

$$\|\tau \mathbf{p}_i^S\| \leq \Delta_i$$

$$\mathbf{p}_i^C = \tau_i \mathbf{p}_i^S$$

# الگوریتم محاسبه نقطه کوشی

محاسبه  $\mathbf{p}_i^S$  با حل معادله خطی

$$\mathbf{p}_i^S = \underset{\mathbf{p}_i \in \mathbb{R}^n}{\operatorname{argmin}} f_i + \mathbf{p}_i^T \nabla f_i$$

به طوری که

$$\|\mathbf{p}_i\| \leq \Delta_i$$

محاسبه  $\mathbf{p}_i^S$  با تدوین مستقیم

$$\mathbf{p}_i^S = -\frac{\Delta_i}{\|\mathbf{g}_i\|} \mathbf{g}_i$$

# الگوریتم محاسبه نقطه کوشی

محاسبه  $\mathbf{p}_i^s$  با تدوین مستقیم

$$\mathbf{p}_i^s = -\frac{\Delta_i}{\|\mathbf{g}_i\|} \mathbf{g}_i$$

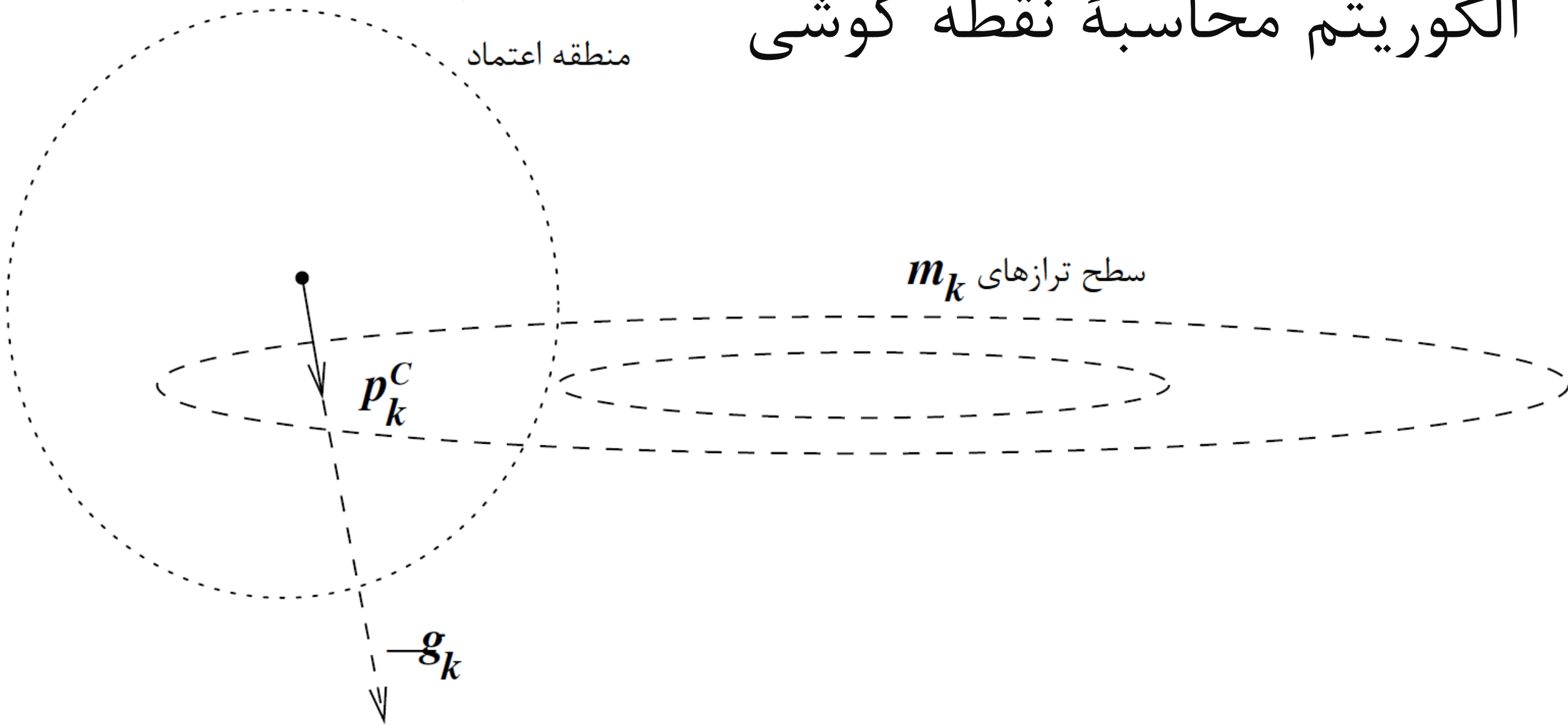
محاسبه  $\tau_i$

$$\tau_i = \begin{cases} 1, \\ \min\left(\frac{\|\mathbf{g}_i\|^3}{\Delta_i \mathbf{g}_i^T B_i \mathbf{g}_i}, 1\right) \end{cases}$$

$$\mathbf{g}_i^T B_i \mathbf{g}_i \leq 0$$

$$\mathbf{g}_i^T B_i \mathbf{g}_i > 0$$

# الگوریتم محاسبه نقطه کوشی



# الگوریتم محاسبه نقطه کوشی

محاسبات کم

بدون نیاز به محاسبات ماتریس

مناسب جهت تصمیم‌گیری درباره پذیرش حل تقریبی مسئله منطقه اعتماد

# الگوریتم محاسبه نقطه کوشی

مشابه تندترین نزول کند

چند روش بهبود

مثال

▪ استفاده از قدم کامل  $\mathbf{p}_i^B = -B_i^{-1} \mathbf{g}_i$  هنگام

▪  $B_i$  مثبت معین

▪  $\|\mathbf{p}_i^B\| \leq \Delta_i$

▪ در صورت هسی یا تقریب شبه نیوتنی

▪ همگرایی زیرخطی

# روش پاسگ

قابل استفاده هنگام مثبت معین بودن B

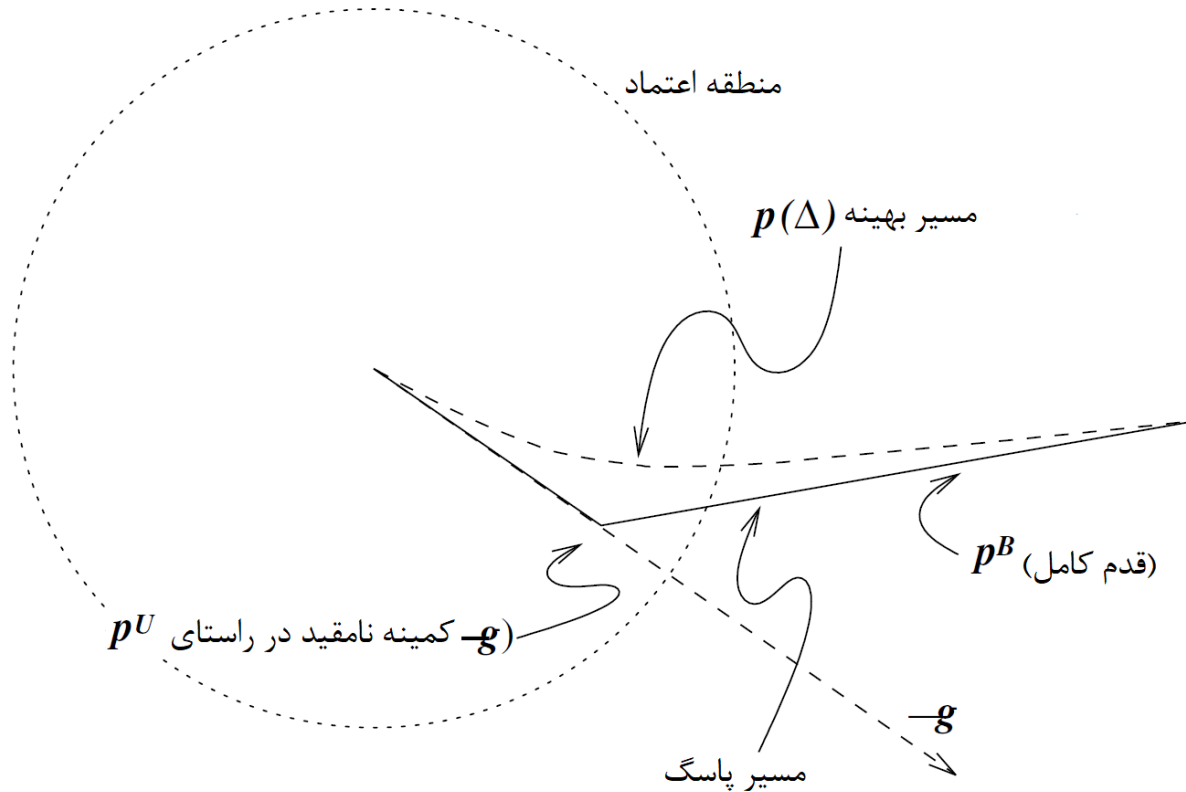
$$\|p_i^B\| \leq \Delta_i \text{ اگر} \\ p^*(\Delta_i) = p_i^B \cdot$$

$$\|p_i^B\| > \Delta_i \text{ اگر} \\ \cdot \text{ حذف بخش مرتبه دو}$$

$$p^*(\Delta) \approx -\Delta \frac{g}{\|g\|},$$

با کوچک بودن  $\Delta_i$

# روش پاسگ



$$\|p_i^B\| > \Delta_i \text{ اگر}$$

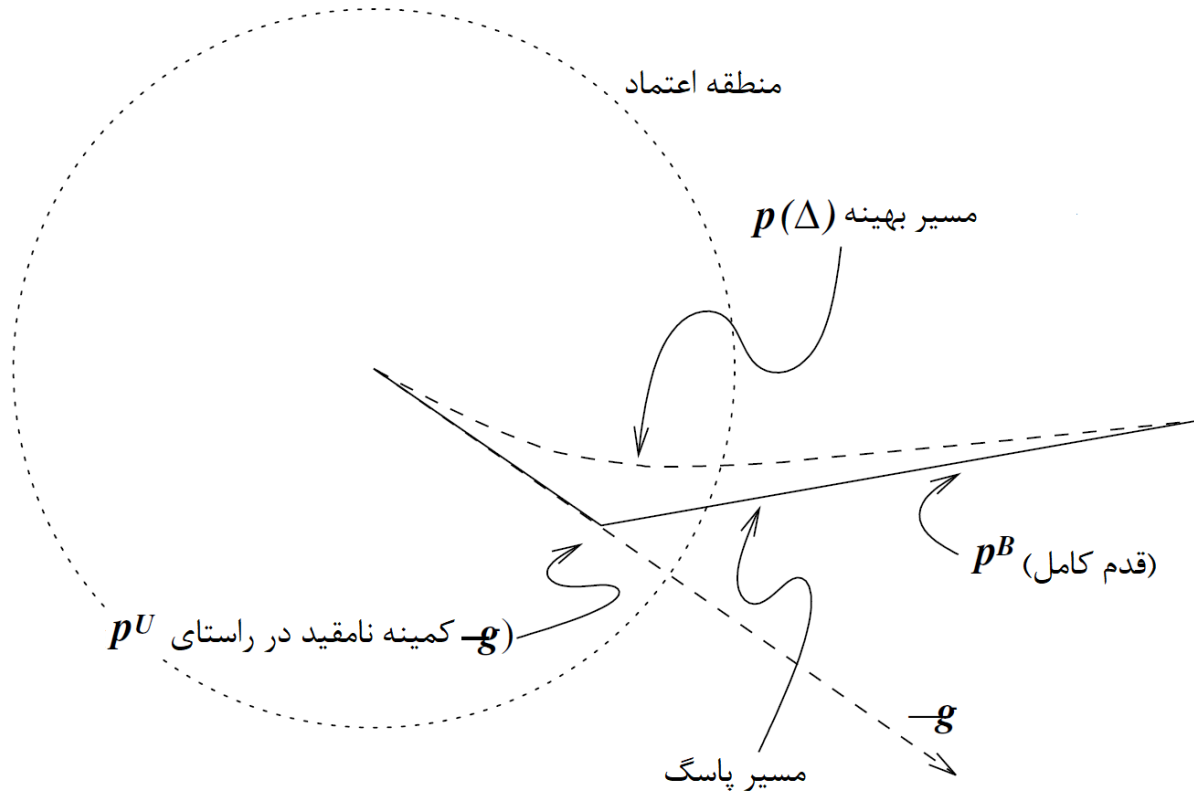
$$p^*(\Delta) \approx -\Delta \frac{g}{\|g\|}, \quad \Delta_i \text{ با کوچک بودن}$$

اگر  $\Delta_i$  مقادیر وسط

- جانشینی مسیر منحنی با دو خط مستقیم به دنبال هم
- نخستین خط از مبدا به در راستای کمترین نزول

$$p^U = -\frac{g^T g}{g^T B g} g,$$

# روش پاسگ



$$\|p_i^B\| > \Delta_i \text{ اگر}$$

$$p(\Delta) \approx -\Delta \frac{g}{\|g\|}, \quad \Delta_i \text{ با کوچک بودن}$$

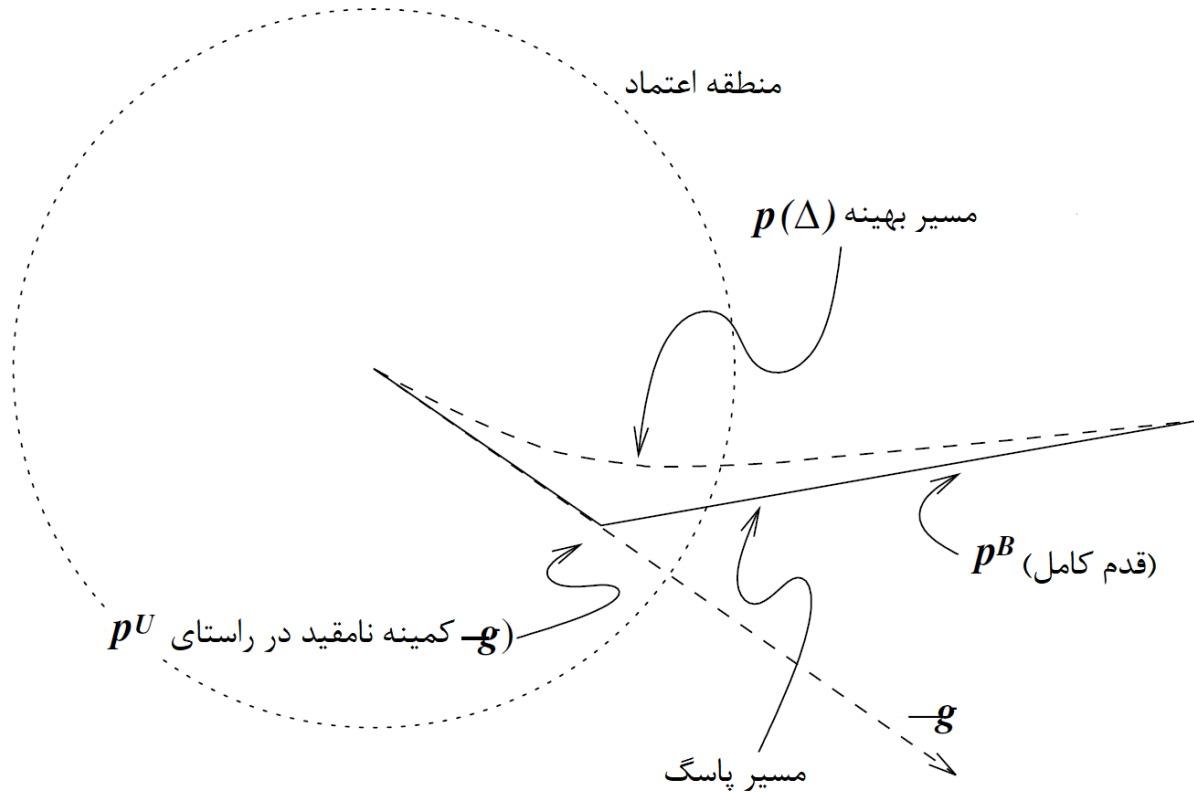
اگر  $\Delta_i$  مقادیر وسط

$$p^U = -\frac{g^T g}{g^T B g} g,$$

خط اول

خط دوم در راستای قدم کامل

# روش پاسگ



$$\|p_i^B\| > \Delta_i \text{ اگر}$$

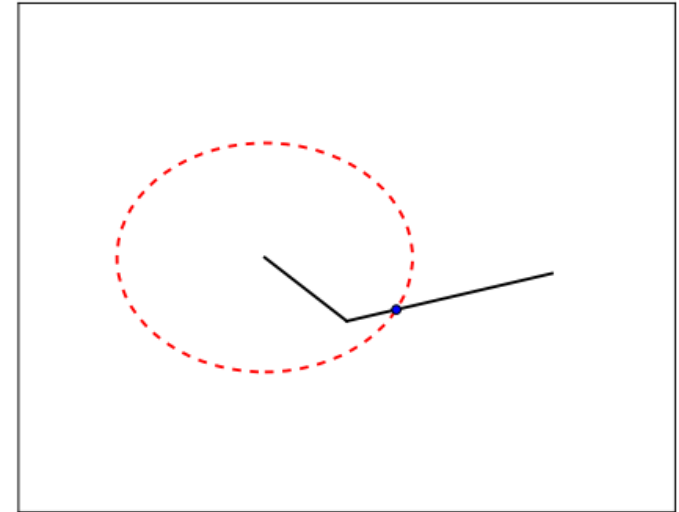
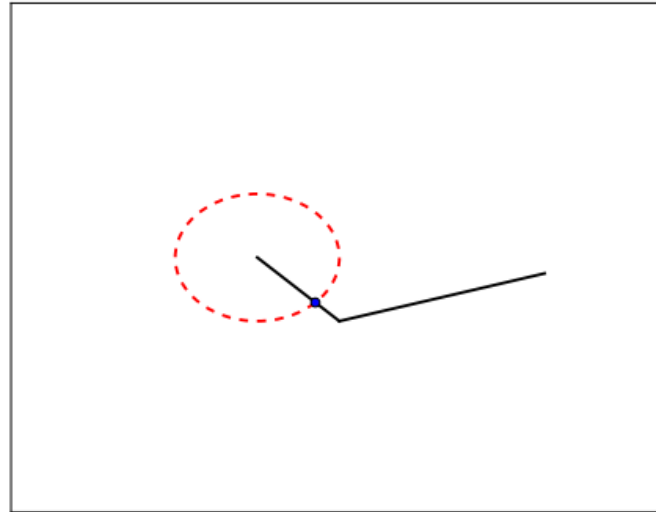
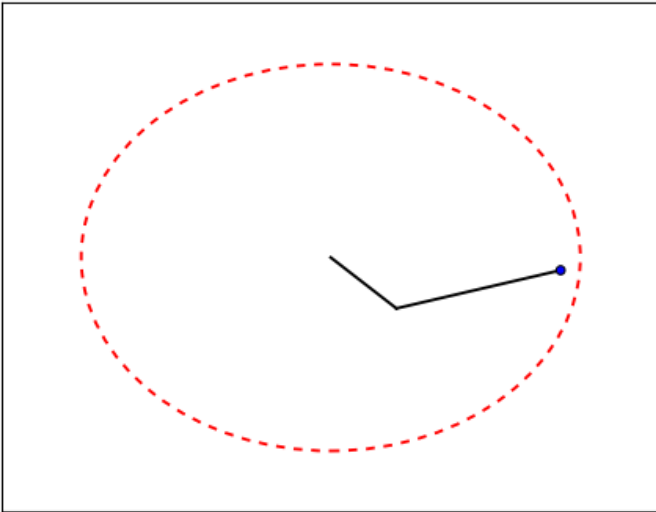
$$p(\Delta) \approx -\Delta \frac{g}{\|g\|},$$

با کوچک بودن  $\Delta_i$

اگر  $\Delta_i$  مقادیر وسط

$$\tilde{p}(\tau) = \begin{cases} \tau p^U, & 0 \leq \tau \leq 1, \\ p^U + (\tau - 1)(p^B - p^U), & 1 \leq \tau \leq 2. \end{cases}$$

# روش پاسگ



$$\tilde{p}(\tau) = \begin{cases} \tau p^U, & 0 \leq \tau \leq 1, \\ p^U + (\tau - 1)(p^B - p^U), & 1 \leq \tau \leq 2. \end{cases}$$

# الگوریتم منطقه اعتماد

آستانه  $\epsilon_i > 0$

مشخص کردن مقادیر اولیه  $\mathbf{z}_0 = 0$  و  $\mathbf{g}_0 = \nabla f_i$  و  $\mathbf{d}_0 = -\mathbf{g}_0 = -\nabla f_i$

اگر  $\|\mathbf{g}_0\| < \epsilon_i$

▪  $\mathbf{p}_i = \mathbf{z}_0 = 0$  و خروج

برای  $j = 0, 1, \dots$

}  
▪ اگر  $\mathbf{d}^T B_i \mathbf{d} \leq 0$

▪ یافتن به طوری که  $\mathbf{p}_i = \mathbf{z}_j + \tau \mathbf{d}_j$  با رعایت دو شرط

▪ کمینه‌ساز  $m_i(\mathbf{p}_i) = f_i + \mathbf{p}_i^T \nabla f_i + \frac{1}{2} \mathbf{p}_i^T B_i \mathbf{p}_i$   
 $\min_{\mathbf{p}_i \in \mathbb{R}^n}$

▪  $\|\mathbf{p}_i\| = \Delta_i$

▪ برگرداندن  $\mathbf{p}_i$

▪  $\alpha_j = \mathbf{g}_j^T \mathbf{g}_j / \mathbf{d}_j^T B_i \mathbf{d}_j$

▪  $\mathbf{z}_{j+1} = \mathbf{z}_j + \alpha_j \mathbf{d}_j$

▪ اگر  $\|\mathbf{z}_{j+1}\| \geq \Delta_i$

▪ یافتن به طوری که  $\mathbf{p}_i = \mathbf{z}_j + \tau \mathbf{d}_j$  با رعایت شرط  $\|\mathbf{p}_i\| = \Delta_i$  و برگرداندن  $\mathbf{p}_i$

▪  $\mathbf{g}_{j+1} = \mathbf{g}_j + \alpha_j B_i \mathbf{d}_j$

▪ اگر  $\|\mathbf{g}_{j+1}\| < \epsilon_i$

▪ برگرداندن  $\mathbf{p}_i = \mathbf{z}_{j+1}$

▪  $\beta_{j+1} = \mathbf{g}_{j+1}^T \mathbf{g}_{j+1} / \mathbf{g}_j^T \mathbf{g}_j$

▪  $\mathbf{d}_{j+1} = -\mathbf{g}_{j+1} + \beta_{j+1} \mathbf{d}_j$

{

$$f(x) = (x - 3)^2$$

$$x_1 = 1, \Delta = 2$$

$$f(1) = 4, \nabla f(1) = -4, \nabla^2 f(1) = 2$$

$$m_1(p) = 4 - 4p + p^2$$

$$m'_1(p) = -4 + 2p = 0 \Rightarrow p = 2$$

درون محدوده

$$x_2 = x_1 + p = 3$$

$$f(3) = (3 - 3)^2 = 0$$

محاسبه نسبت

$$f(x_1) - f(x_2) = 4 - 0 = 4$$

$$m_1(p_1) - m_1(p_2) = 4 - 0 = 4$$

$$\rho = 1$$

## مثال

$$x_0 = 0, \Delta = 1$$

$$f(0) = 9, \nabla f(0) = -6, \nabla^2 f(0) = 2$$

$$m_0(p) = 9 - 6p + p^2$$

$$m'_0(p) = -6 + 2p = 0 \Rightarrow p = 3$$

بیرون از محدوده

$$|p| \leq 1 \text{ پس امتحان}$$

$$m_0(1) = 9 - 6 \times 1 + 1^2 = 4$$

$$m_0(-1) = 9 - 6 \times -1 + (-1)^2 = 15$$

انتخاب ۱

$$x_1 = x_0 + p = 1$$

$$f(1) = (1 - 3)^2 = 4$$

محاسبه نسبت

$$f(x_0) - f(x_1) = 9 - 4 = 5$$

$$m_0(p_0) - m_0(p_1) = 9 - 4 = 5$$

$$\rho = 1$$

# منابع

[نازه دل]

[فلچر]