

Otimização Não-Linear Restrita

Métodos Baseados em Penalidade e Barreira

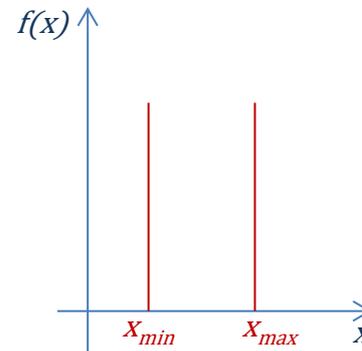
Idéia Fundamental:

Seja o problema:

$$\begin{aligned} &\text{Min } f(\underline{x}) \\ &\text{s.a } \underline{x} \in S \end{aligned}$$

Definindo-se uma função:

$$\sigma(\underline{x}) = \begin{cases} 0 & \text{p/ } \underline{x} \in S \\ \infty & \text{p/ } \underline{x} \notin S \end{cases}$$



Pode-se então redefinir o P.O. Restrito no Problema Irrestrito:

$$\text{Min } [f(\underline{x}) + \sigma(\underline{x})]$$

Otimização Não-Linear Restrita

Métodos Baseados em Penalidade e Barreira

Idéia Fundamental:

Seja o Problema Irrestrito:

$$(I) \quad \text{Min } [f(\underline{x}) + \sigma(\underline{x})] \quad , \text{ onde } \sigma(\underline{x}) = \begin{cases} 0 & \text{p/ } \underline{x} \in S \\ \infty & \text{p/ } \underline{x} \notin S \end{cases}$$

Inconveniente:

$$\sigma(\underline{x}) \begin{cases} \text{não é contínuo} \\ \text{não é definido fora de } S \end{cases}$$

Solução: Resolver uma sequência de problemas irrestritos não descontínuos, buscando gradativamente aproximar-se de (I), ou seja, substituir $\sigma(\underline{x})$ por uma função contínua que gradativamente se aproxime de $\sigma(\underline{x})$.

Algoritmos SUMT (*Sequential Unconstrained Minimization Technique*)

Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade:

A aproximação é feita a partir do **exterior** de S, penalizando-se de maneira mais intensa os pontos inactiváveis para que gradativamente se aproximem de S.

Funções Penalidade usuais:

- Para restrições de igualdade: $P(x) = \frac{1}{2} g(x)^2$
- Para restrições de desigualdade: $P(x) = \frac{1}{2} \max [0 ; g(x)]^2$

Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade:

Assim, o problema:

$$\begin{aligned} & \text{Min } f(\underline{x}) \\ & \text{s.a} \quad h_i(\underline{x}) = 0 \quad , \quad i=1, \dots, m \\ & \quad \quad g_j(\underline{x}) \geq 0 \quad , \quad j=1, \dots, l \end{aligned}$$

Passa a ser o problema irrestrito:

$$\text{Min } \pi_\rho(\underline{x}) = f(\underline{x}) + \rho \cdot \frac{1}{2} \left[\sum_{i=1}^m (h_i(\underline{x}))^2 + \sum_{j=1}^l (\max[0; g_j(\underline{x})])^2 \right]$$

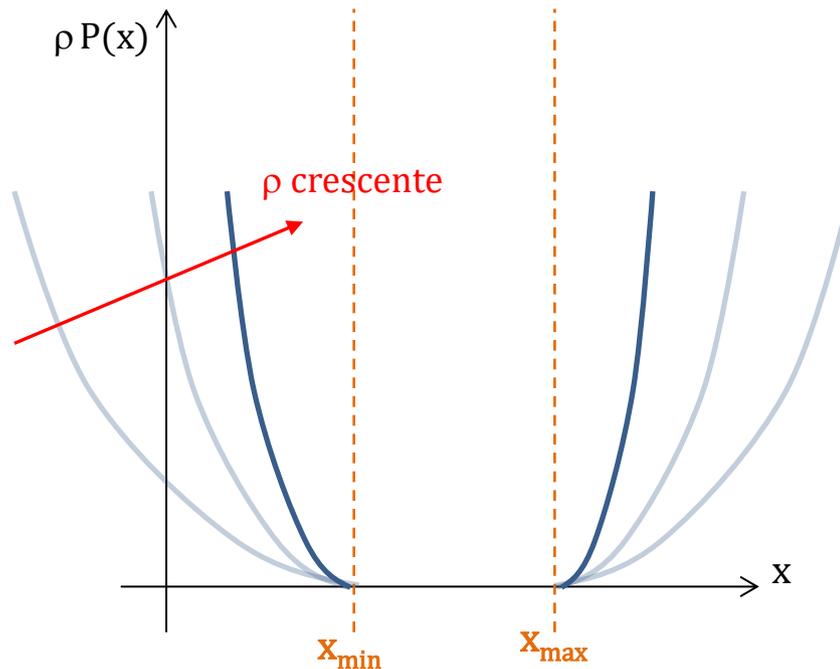
onde ρ é o parâmetro de penalidade que deve ser atualizado a cada passo, a fim de aproximar o problema da ideia fundamental, pelo exterior da região factível (Método de Pontos Exteriores).

Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade:

Logo, com o acréscimo contínuo do valor de ρ , o problema é resolvido a partir de uma sequência de soluções de problemas irrestritos (SUMT):

$$\text{Min } \pi_{\rho}(\underline{x}) = f(\underline{x}) + \rho \cdot \frac{1}{2} \left[\sum_{i=1}^m (h_i(\underline{x}))^2 + \sum_{j=1}^l (\max[0; g_j(\underline{x})])^2 \right]$$

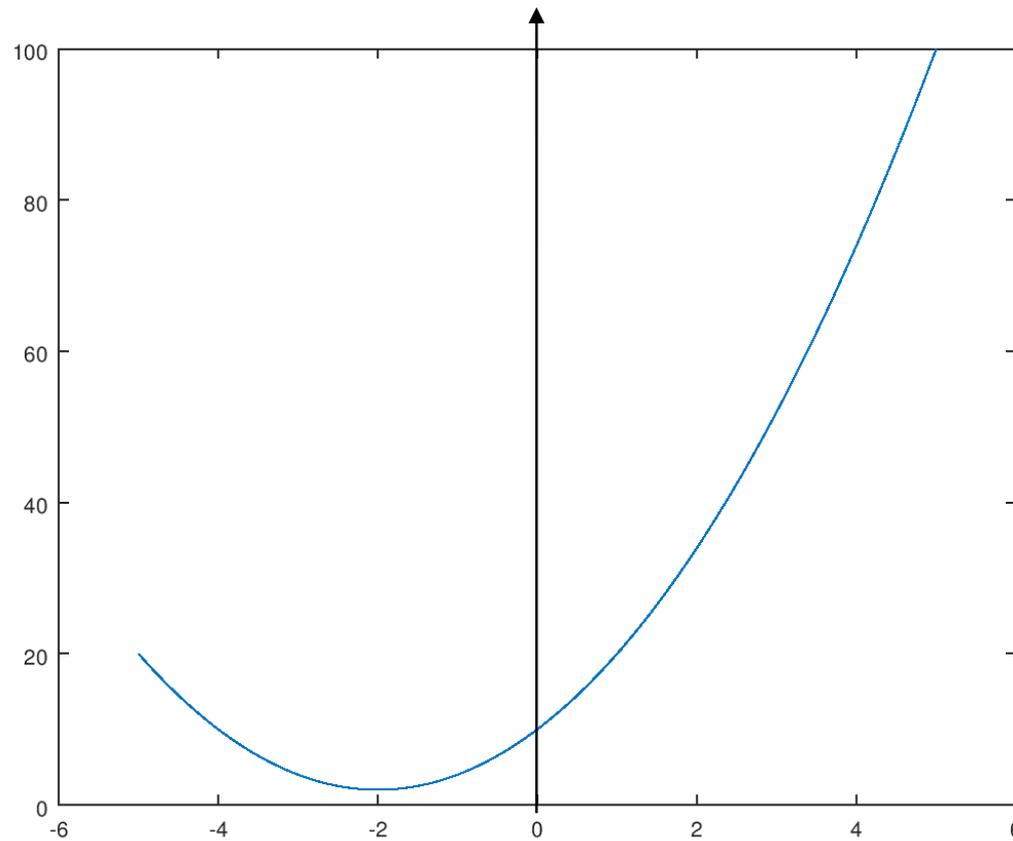


Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade - Exemplo

$$\text{Min } f(x) = 2x^2 + 8x + 10$$

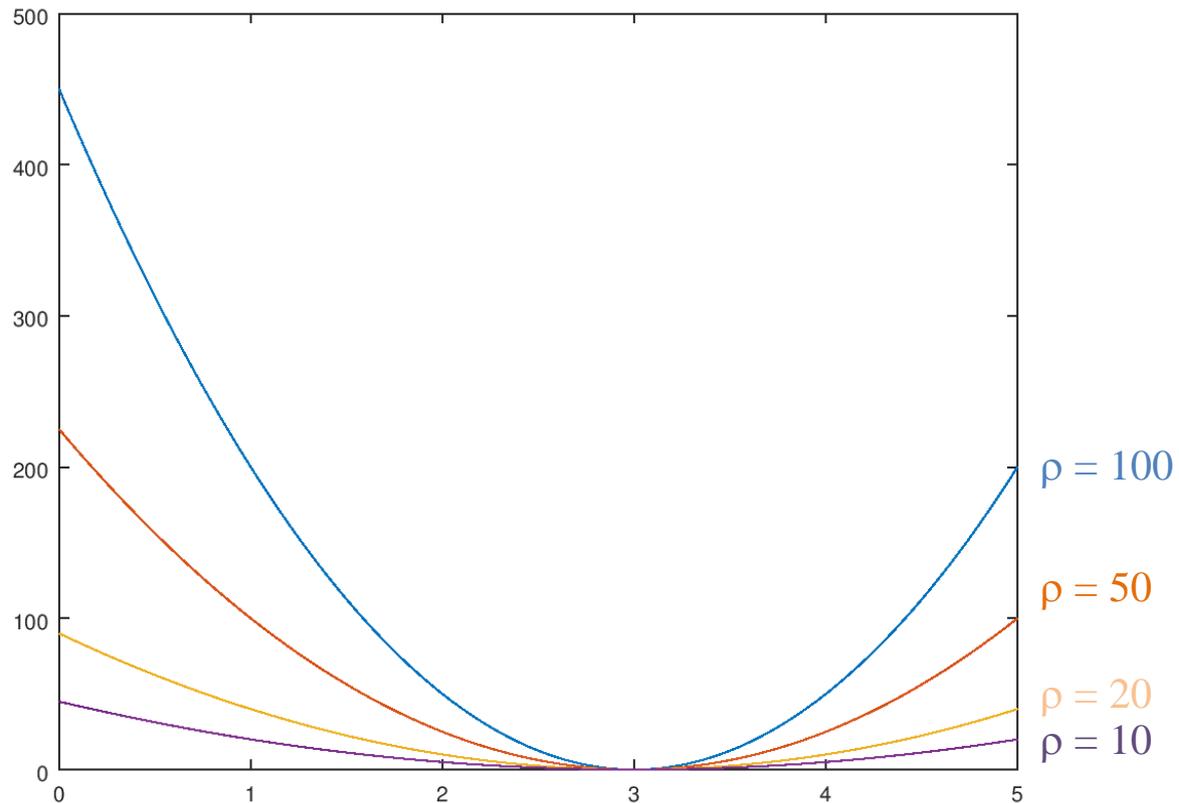
$$\text{s.a. } x = 3$$



Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade - Exemplo

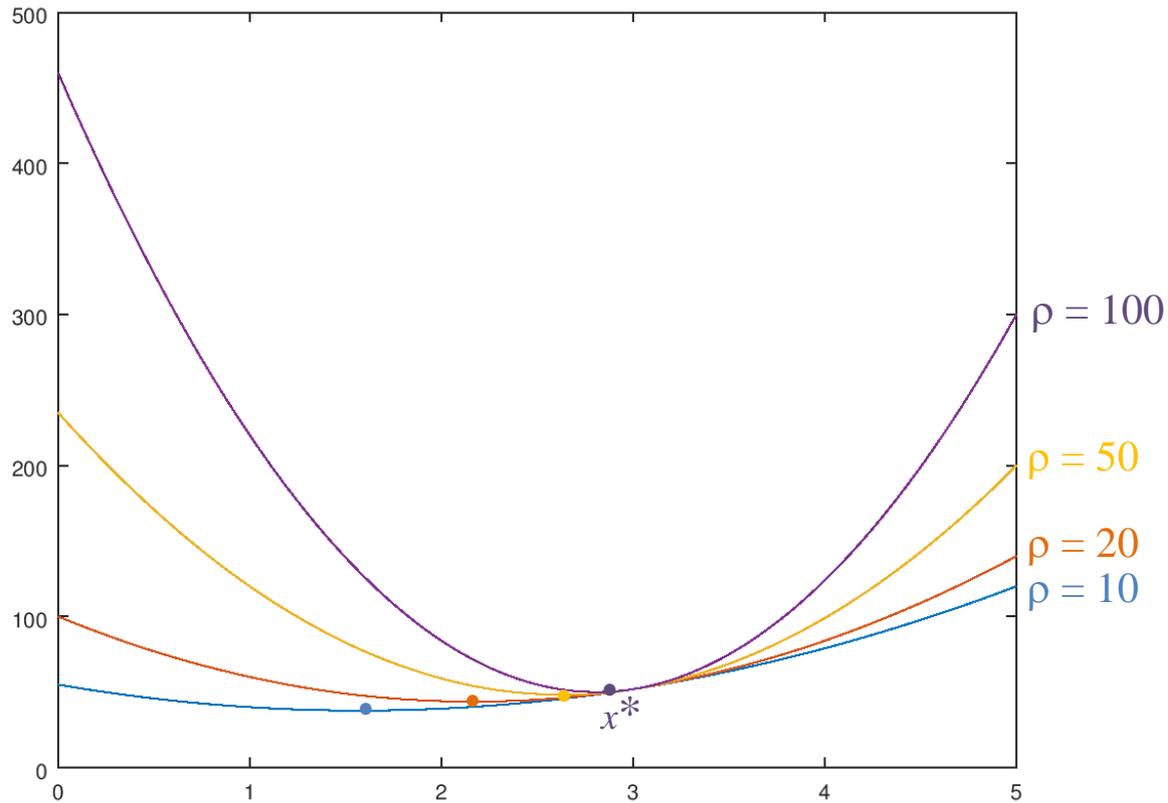
Penalidade Quadrática: $P(x) = \frac{1}{2} \rho (x-3)^2$



Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade - Exemplo

Problema Irrestrito: $\text{Min } \pi(x) = 2x^2 + 8x + 10 + \frac{1}{2}\rho(x-3)^2$



Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade – Exemplo 2

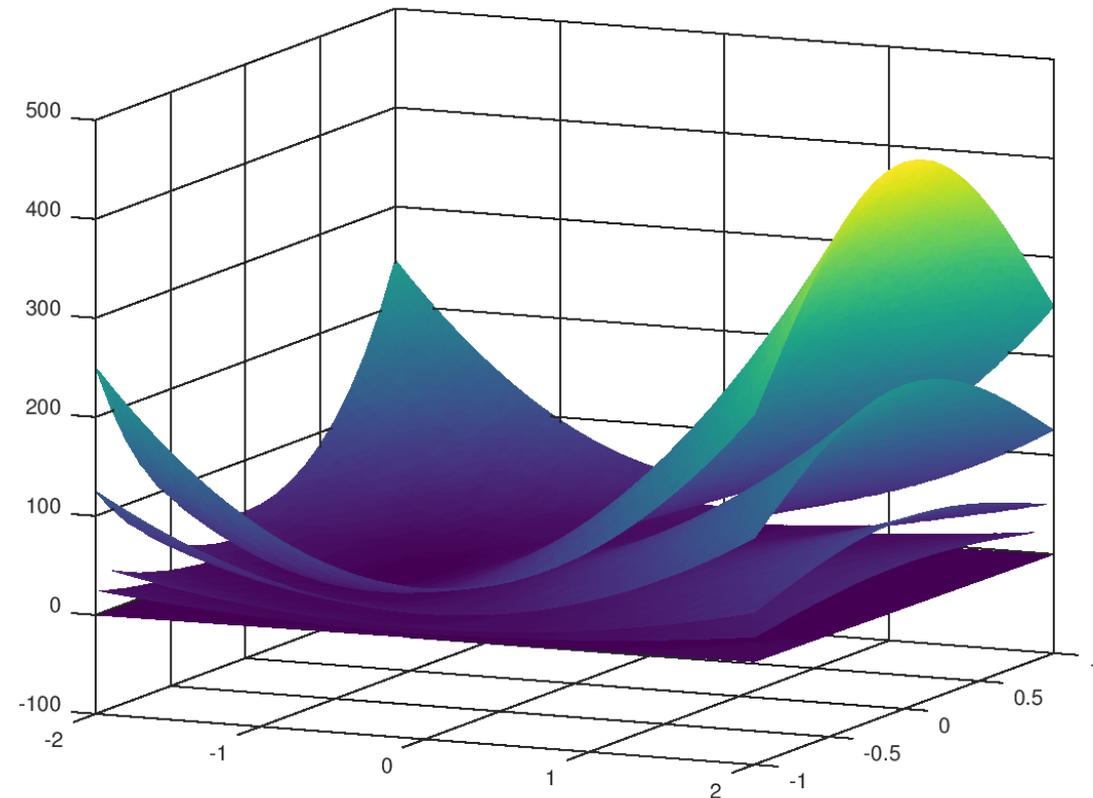
$$\text{Min } f(\underline{x}) = x_1 - 2x_2$$

$$\text{s.a. } h_1(\underline{x}) = 1 + x_1 - x_2^2 = 0$$

$$h_2(\underline{x}) = x_2 = 0$$

(Problema Irrestrito):

$$\text{Min } \beta(\underline{x}) = x_1 - 2x_2 + \frac{1}{2} \rho [(1 + x_1 - x_2^2)^2 + (x_2)^2]$$



Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade – Exemplo 2

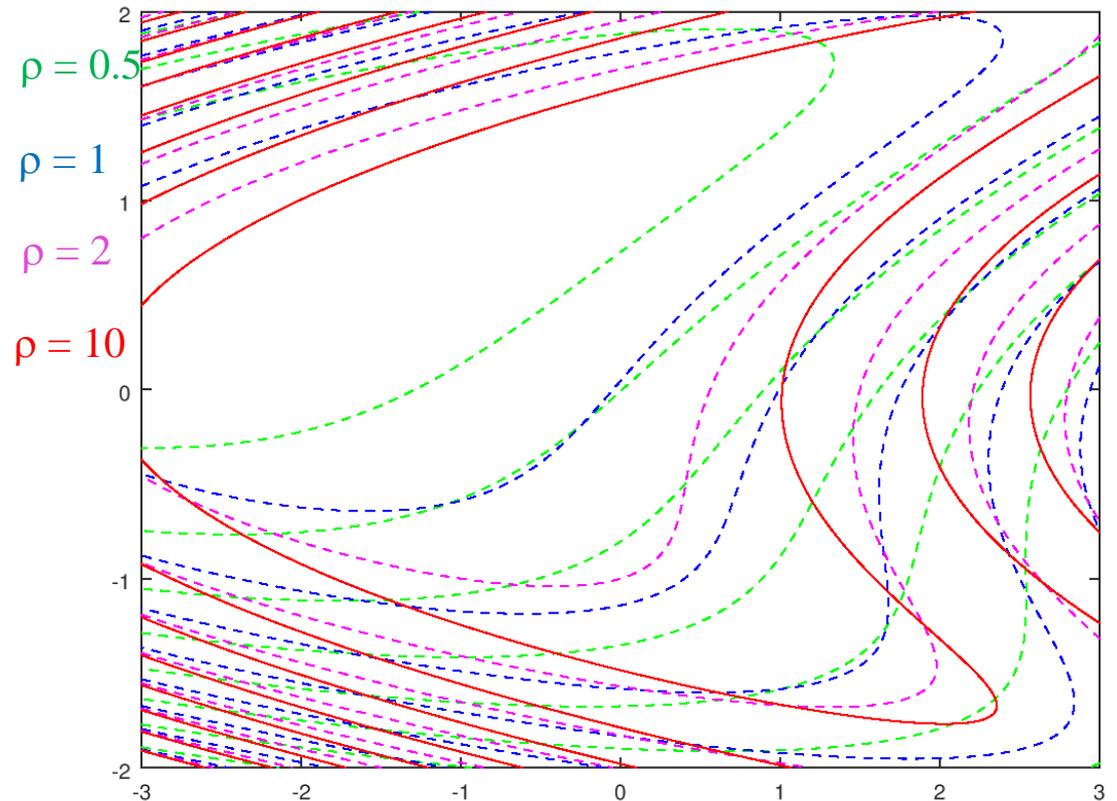
$$\text{Min } f(\underline{x}) = x_1 - 2x_2$$

$$\text{s.a. } h_1(\underline{x}) = 1 + x_1 - x_2^2 = 0$$

$$h_2(\underline{x}) = x_2 = 0$$

(Problema Irrestrito):

$$\text{Min } \beta(\underline{x}) = x_1 - 2x_2 + \frac{1}{2} \rho [(1 + x_1 - x_2^2)^2 + (x_2)^2]$$



Otimização Não-Linear Restrita

Métodos de Penalidade \Rightarrow Lagrangeano Aumentado

Como vimos, no ótimo: $\nabla \mathcal{L}(\underline{x}, \underline{\lambda}) = 0$

Logo, pode-se minimizar a função irrestrita formada pela penalidade aplicada ao Lagrangeando da função objetivo, ou seja:

$$\text{Min } \mathcal{A}(\underline{x}, \underline{\lambda}, \rho) = \mathcal{L}(\underline{x}, \underline{\lambda}) + \rho P(\underline{x})$$