

1 Algoritmos de descida

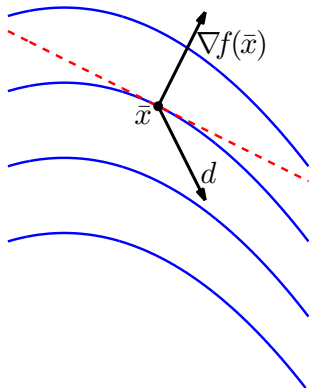
2 Métodos de busca unidirecional

- Busca exata - Algoritmo da Seção Áurea
- Busca inexata - Condição de Armijo

3 Convergência global de algoritmos

Definição

Considere uma função $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, um ponto $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ e uma direção $d \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$. Dizemos que d é uma **direção de descida** para f , a partir de $\bar{x}$, quando existe $\delta > 0$ tal que $f(\bar{x} + td) < f(\bar{x})$, para todo $t \in (0, \delta)$.

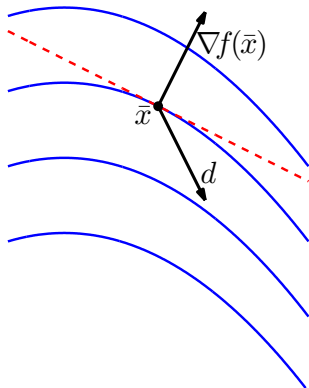


Teorema

Se $\nabla f(\bar{x})^T d < 0$, então d é uma **direção de descida** para f , a partir de $\bar{x}$.

Definição

Considere uma função $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, um ponto $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ e uma direção $d \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$. Dizemos que d é uma **direção de descida** para f , a partir de $\bar{x}$, quando existe $\delta > 0$ tal que $f(\bar{x} + td) < f(\bar{x})$, para todo $t \in (0, \delta)$.

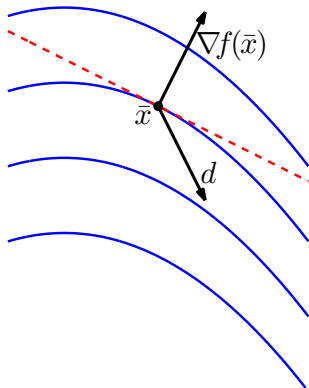


Teorema

Se $\nabla f(\bar{x})^T d < 0$, então d é uma **direção de descida** para f , a partir de $\bar{x}$.

Definição

Considere uma função $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, um ponto $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ e uma direção $d \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$. Dizemos que d é uma **direção de descida** para f , a partir de $\bar{x}$, quando existe $\delta > 0$ tal que $f(\bar{x} + td) < f(\bar{x})$, para todo $t \in (0, \delta)$.

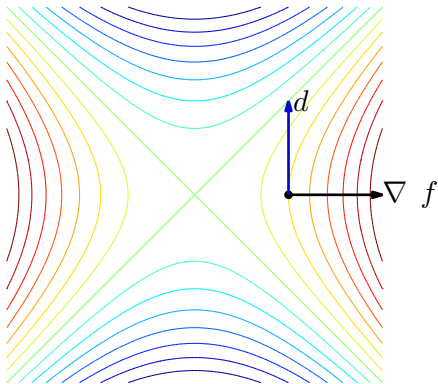


Teorema

Se $\nabla f(\bar{x})^T d < 0$, então d é uma **direção de descida** para f , a partir de $\bar{x}$.

Exemplo

Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$. Se $d = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix}$ é tal que $d_1 \leq 0$, então d é uma direção de descida para f , a partir de $\bar{x}$.



$$\nabla f(\bar{x})^T d = d_1.$$

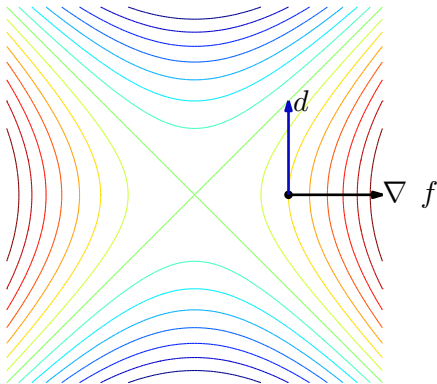
Se $d_1 < 0$, pelo teorema anterior tem-se o resultado.

Se $d_1 = 0$, não podemos usar o teorema, mas basta notar que

$$f(\bar{x} + td) = f(1, td_2) = f(\bar{x}) - \frac{(td_2)^2}{2}.$$

Exemplo

Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$. Se $d = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix}$ é tal que $d_1 \leq 0$, então d é uma direção de descida para f , a partir de $\bar{x}$.



$$\nabla f(\bar{x})^T d = d_1.$$

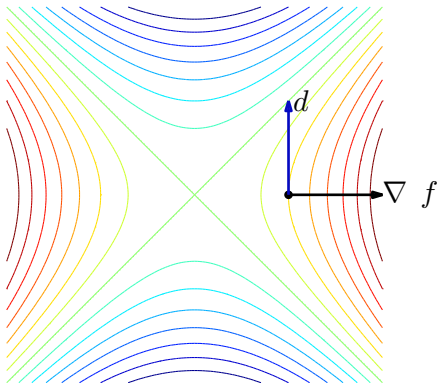
Se $d_1 < 0$, pelo teorema anterior tem-se o resultado.

Se $d_1 = 0$, não podemos usar o teorema, mas basta notar que

$$f(\bar{x} + td) = f(1, td_2) = f(\bar{x}) - \frac{(td_2)^2}{2}.$$

Exemplo

Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$. Se $d = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix}$ é tal que $d_1 \leq 0$, então d é uma direção de descida para f , a partir de $\bar{x}$.



$$\nabla f(\bar{x})^T d = d_1.$$

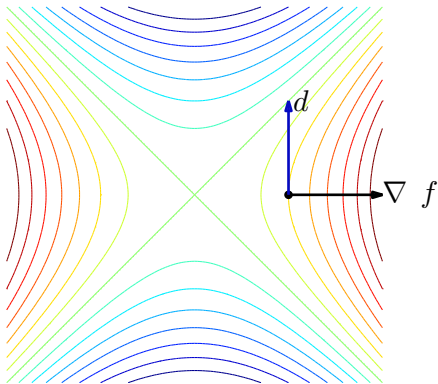
Se $d_1 < 0$, pelo teorema anterior tem-se o resultado.

Se $d_1 = 0$, não podemos usar o teorema, mas basta notar que

$$f(\bar{x} + td) = f(1, td_2) = f(\bar{x}) - \frac{(td_2)^2}{2}.$$

Exemplo

Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$. Se $d = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix}$ é tal que $d_1 \leq 0$, então d é uma direção de descida para f , a partir de $\bar{x}$.



$$\nabla f(\bar{x})^T d = d_1.$$

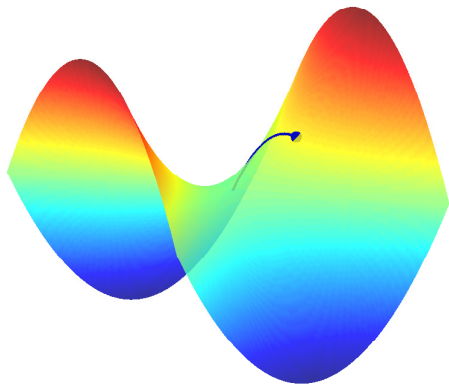
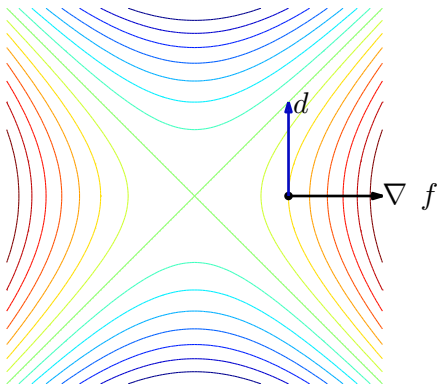
Se $d_1 < 0$, pelo teorema anterior tem-se o resultado.

Se $d_1 = 0$, não podemos usar o teorema, mas basta notar que

$$f(\bar{x} + td) = f(1, td_2) = f(\bar{x}) - \frac{(td_2)^2}{2}.$$

Exemplo

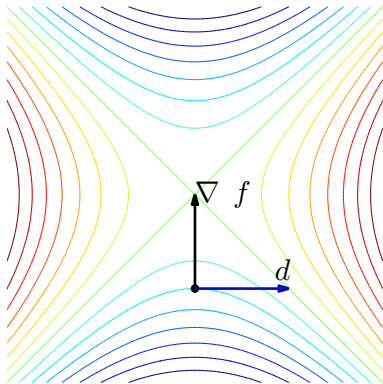
Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$. Se $d = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix}$ é tal que $d_1 \leq 0$, então d é uma direção de descida para f , a partir de $\bar{x}$.



Exemplo

Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix}$.

O que podemos dizer sobre $d = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$?



Não podemos aplicar o teorema anterior, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = 0$.

Mas note que

$$f(\bar{x} + td) = f(t, -1) = f(\bar{x}) + \frac{t^2}{2}.$$

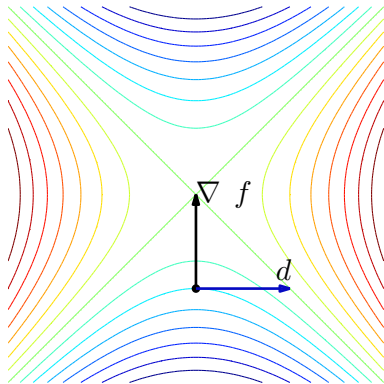
Portanto, a função cresce ao longo de d .

Nada se afirma quando $\nabla f(\bar{x})^T d = 0$.

Exemplo

Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix}$.

O que podemos dizer sobre $d = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$?



Não podemos aplicar o teorema anterior, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = 0$.

Mas note que

$$f(\bar{x} + td) = f(t, -1) = f(\bar{x}) + \frac{t^2}{2}.$$

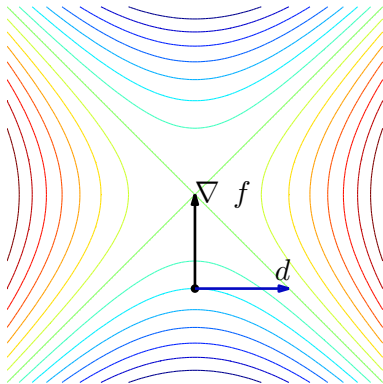
Portanto, a função cresce ao longo de d .

Nada se afirma quando $\nabla f(\bar{x})^T d = 0$.

Exemplo

Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix}$.

O que podemos dizer sobre $d = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$?



Não podemos aplicar o teorema anterior, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = 0$.

Mas note que

$$f(\bar{x} + td) = f(t, -1) = f(\bar{x}) + \frac{t^2}{2}.$$

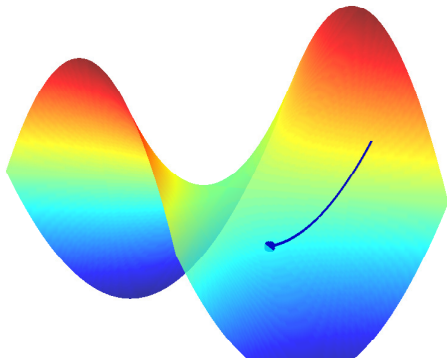
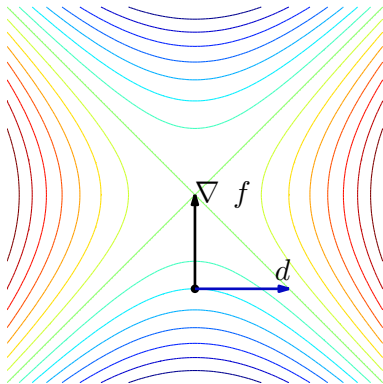
Portanto, a função cresce ao longo de d .

Nada se afirma quando $\nabla f(\bar{x})^T d = 0$.

Exemplo

Sejam $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por $f(x) = \frac{1}{2}(x_1^2 - x_2^2)$ e $\bar{x} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix}$.

O que podemos dizer sobre $d = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$?



Algoritmo básico

Dado: $x^0 \in \mathbb{R}^n$

$k = 0$

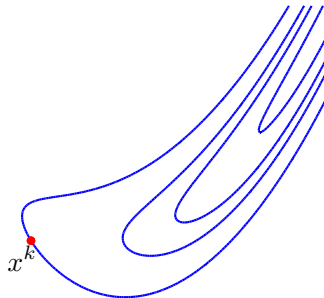
REPITA enquanto $\nabla f(x^k) \neq 0$

Calcule d^k tal que $\nabla f(x^k)^T d^k < 0$

Escolha $t_k > 0$ tal que $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

Faça $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$



Algoritmo básico

Dado: $x^0 \in \mathbb{R}^n$

$k = 0$

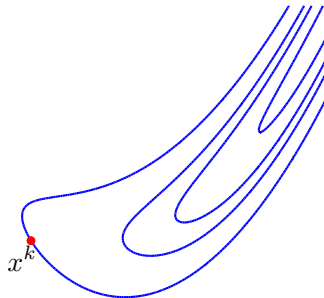
REPITA enquanto $\nabla f(x^k) \neq 0$

Calcule d^k tal que $\nabla f(x^k)^T d^k < 0$

Escolha $t_k > 0$ tal que $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

Faça $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$



Algoritmo básico

Dado: $x^0 \in \mathbb{R}^n$

$k = 0$

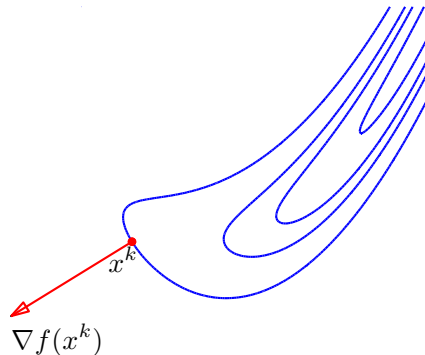
REPITA enquanto $\nabla f(x^k) \neq 0$

Calcule d^k tal que $\nabla f(x^k)^T d^k < 0$

Escolha $t_k > 0$ tal que $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

Faça $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$



Algoritmo básico

Dado: $x^0 \in \mathbb{R}^n$

$k = 0$

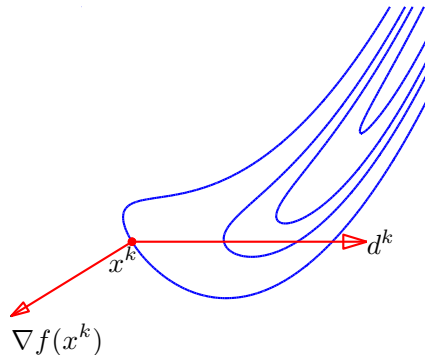
REPITA enquanto $\nabla f(x^k) \neq 0$

Calcule d^k tal que $\nabla f(x^k)^T d^k < 0$

Escolha $t_k > 0$ tal que $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

Faça $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$



Algoritmo básico

Dado: $x^0 \in \mathbb{R}^n$

$k = 0$

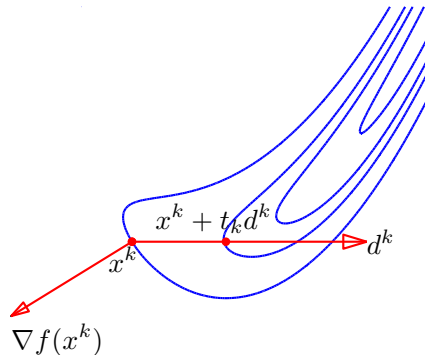
REPITA enquanto $\nabla f(x^k) \neq 0$

Calcule d^k tal que $\nabla f(x^k)^T d^k < 0$

Escolha $t_k > 0$ tal que $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

Faça $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$



Algoritmo básico

Dado: $x^0 \in \mathbb{R}^n$

$k = 0$

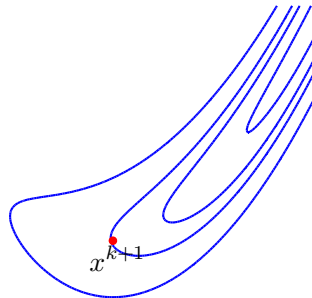
REPITA enquanto $\nabla f(x^k) \neq 0$

Calcule d^k tal que $\nabla f(x^k)^T d^k < 0$

Escolha $t_k > 0$ tal que $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

Faça $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$



Algoritmo básico

Dado: $x^0 \in \mathbb{R}^n$

$k = 0$

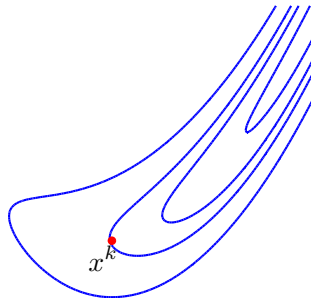
REPITA enquanto $\nabla f(x^k) \neq 0$

Calcule d^k tal que $\nabla f(x^k)^T d^k < 0$

Escolha $t_k > 0$ tal que $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

Faça $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$



O Algoritmo ou encontra um ponto estacionário em um número finito de iterações ou gera uma sequência ao longo da qual f decresce.

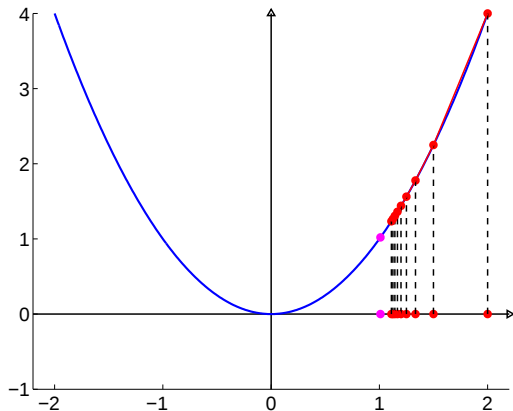
A questão agora é saber se esta sequência tem algum ponto de acumulação e, em caso afirmativo, se este ponto é estacionário.

O Algoritmo ou encontra um ponto estacionário em um número finito de iterações ou gera uma sequência ao longo da qual f decresce.

A questão agora é saber se esta sequência tem algum ponto de acumulação e, em caso afirmativo, se este ponto é estacionário.

Algoritmo básico

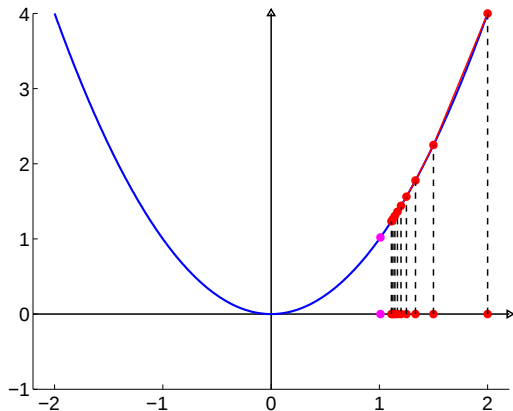
Considere $f(x) = x^2$ e a sequência $x^k = 1 + \frac{1}{k+1}$ obtida pelo algoritmo.



$x^k \rightarrow 1$ que não é minimizador da função.

Algoritmo básico

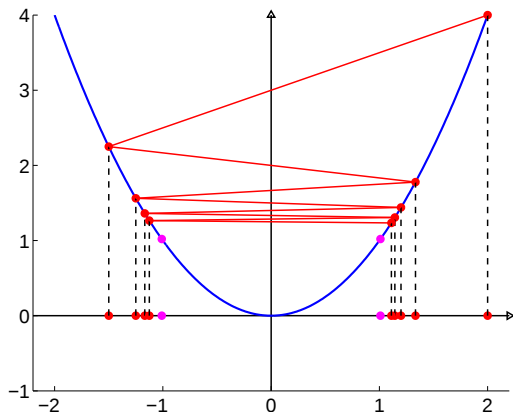
Considere $f(x) = x^2$ e a sequência $x^k = 1 + \frac{1}{k+1}$ obtida pelo algoritmo.



$x^k \rightarrow 1$ que não é minimizador da função.

Algoritmo básico

Considere $f(x) = x^2$ e a sequência $y^k = (-1)^k + \frac{(-1)^k}{k+1}$ obtida pelo algoritmo.

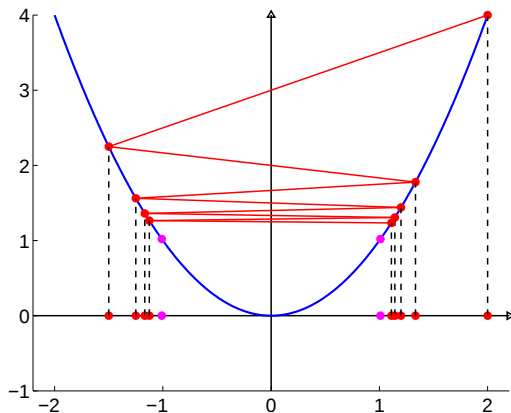


(y^k) tem dois pontos de acumulação, 1 e -1 .

Nenhum destes pontos minimiza a função.

Algoritmo básico

Considere $f(x) = x^2$ e a sequência $y^k = (-1)^k + \frac{(-1)^k}{k+1}$ obtida pelo algoritmo.



(y^k) tem dois pontos de acumulação, 1 e -1 .

Nenhum destes pontos minimiza a função.

Para garantir convergência do algoritmo, precisamos fazer escolhas razoáveis:

- da direção d^k ;
- do tamanho do passo t_k .

Escolha do tamanho do passo t_k

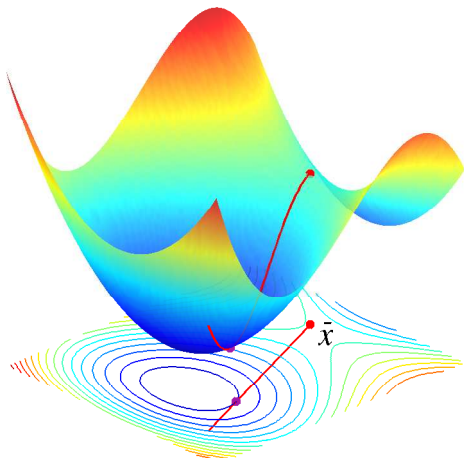
Dada uma função $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, um ponto $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ e uma direção de descida $d \in \mathbb{R}^n$, queremos encontrar $\bar{t} > 0$ tal que

$$f(\bar{x} + \bar{t}d) < f(\bar{x}).$$

Veremos duas abordagens:

- **busca exata** a partir do ponto $\bar{x}$ segundo a direção d .
- procura uma **redução suficiente** de f que seja de certo modo proporcional ao tamanho do passo.

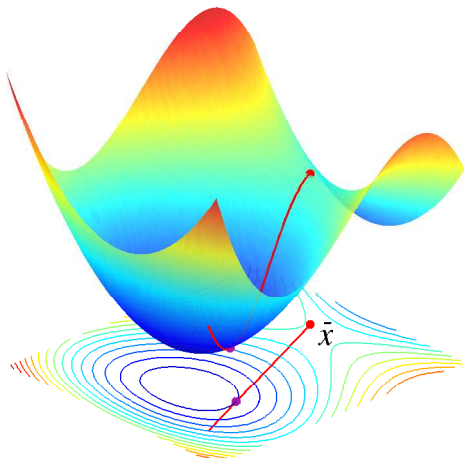
Nosso objetivo consiste em minimizar f a partir do ponto $\bar{x}$ na direção d .



Problema

$$\begin{array}{ll} \text{minimizar} & f(\bar{x} + td) \\ \text{sujeito a} & t > 0. \end{array}$$

Nosso objetivo consiste em minimizar f a partir do ponto $\bar{x}$ na direção d .



Problema

$$\begin{array}{ll} \text{minimizar} & f(\bar{x} + td) \\ \text{sujeito a} & t > 0. \end{array}$$

Busca exata - Exemplo com solução algébrica

Considere $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça a busca exata a partir de $\bar{x}$, na direção d .

- A **direção é de descida**, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Defina $\varphi(t) = f(\bar{x} + td) = f(1 + 3t, t) = \frac{11t^2}{2} - 5t + \frac{3}{2}$, cujo minimizador satisfaz $\varphi'(t) = 11t - 5 = 0$.
- Assim, $\bar{t} = \frac{5}{11}$ e $\bar{x} + \bar{t}d = \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 26 \\ 5 \end{pmatrix} \approx \begin{pmatrix} 2,36 \\ 0,45 \end{pmatrix}$.

Busca exata - Exemplo com solução algébrica

Consider $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça a busca exata a partir de $\bar{x}$, na direção d .

- A direção é de descida, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Defina $\varphi(t) = f(\bar{x} + td) = f(1 + 3t, t) = \frac{11t^2}{2} - 5t + \frac{3}{2}$, cujo minimizador satisfaz $\varphi'(t) = 11t - 5 = 0$.
- Assim, $\bar{t} = \frac{5}{11}$ e $\bar{x} + \bar{t}d = \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 26 \\ 5 \end{pmatrix} \approx \begin{pmatrix} 2,36 \\ 0,45 \end{pmatrix}$.

Busca exata - Exemplo com solução algébrica

Consider $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça a busca exata a partir de $\bar{x}$, na direção d .

- A **direção é de descida**, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Defina $\varphi(t) = f(\bar{x} + td) = f(1 + 3t, t) = \frac{11t^2}{2} - 5t + \frac{3}{2}$, cujo minimizador satisfaz $\varphi'(t) = 11t - 5 = 0$.
- Assim, $\bar{t} = \frac{5}{11}$ e $\bar{x} + \bar{t}d = \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 26 \\ 5 \end{pmatrix} \approx \begin{pmatrix} 2,36 \\ 0,45 \end{pmatrix}$.

Busca exata - Exemplo com solução algébrica

Considerare $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

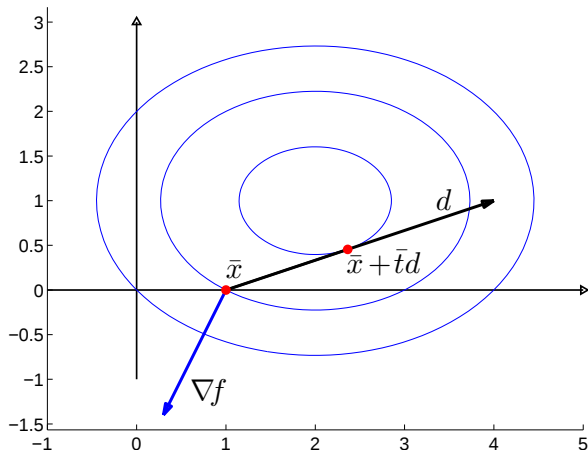
Faça a busca exata a partir de $\bar{x}$, na direção d .

- A **direção é de descida**, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Defina $\varphi(t) = f(\bar{x} + td) = f(1 + 3t, t) = \frac{11t^2}{2} - 5t + \frac{3}{2}$, cujo minimizador satisfaz $\varphi'(t) = 11t - 5 = 0$.
- Assim, $\bar{t} = \frac{5}{11}$ e $\bar{x} + \bar{t}d = \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 26 \\ 5 \end{pmatrix} \approx \begin{pmatrix} 2,36 \\ 0,45 \end{pmatrix}$.

Busca exata - Exemplo com solução algébrica

Considere $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

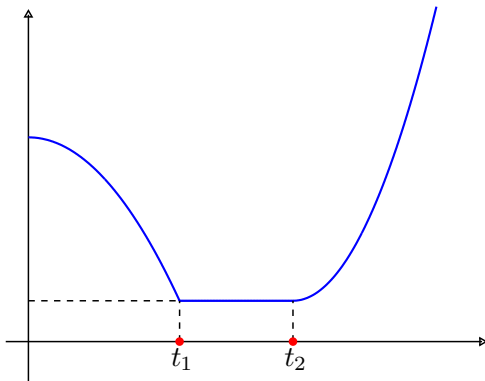
Faça a busca exata a partir de $\bar{x}$, na direção d .



Solução algébrica normalmente não é possível.
Veremos o algoritmo de seção áurea.
Precisamos do conceito de função unimodal.

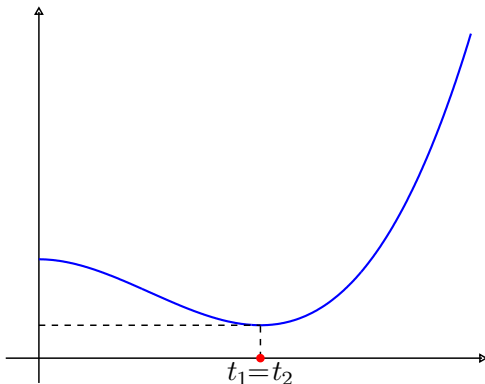
Definição

Uma função contínua $f : [0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$ é unimodal quando admite um conjunto de minimizadores $[x_1, x_2]$, é estritamente decrescente em $[0, x_1]$ e estritamente crescente em $[x_2, \infty)$.



Definição

Uma função contínua $f : [0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$ é unimodal quando admite um conjunto de minimizadores $[x_1, x_2]$, é estritamente decrescente em $[0, x_1]$ e estritamente crescente em $[x_2, \infty)$.

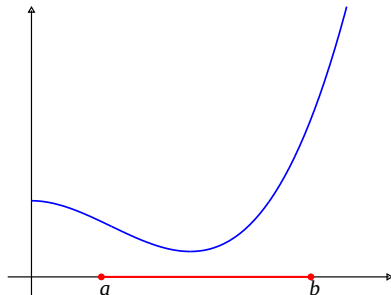


Ideia do algoritmo

- Suponha que um minimizador de f pertence ao intervalo $[a, b]$.

Ideia do algoritmo

- 1 $a < u < v < b$.
- 2 $f(u) < f(v) \Rightarrow$ descarta $[v, b]$.
- 3 $f(u) \geq f(v) \Rightarrow$ descarta $[a, u]$.
- 4 Repita o processo.

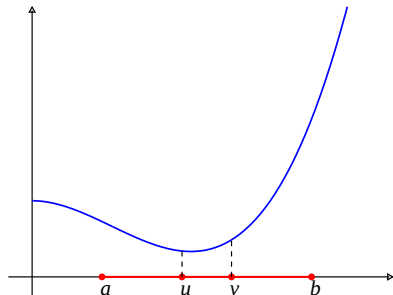


Ideia do algoritmo

- Suponha que um minimizador de f pertence ao intervalo $[a, b]$.

Ideia do algoritmo

- 1 $a < u < v < b$.
- 2 $f(u) < f(v) \Rightarrow$ descarta $[v, b]$.
- 3 $f(u) \geq f(v) \Rightarrow$ descarta $[a, u]$.
- 4 Repita o processo.

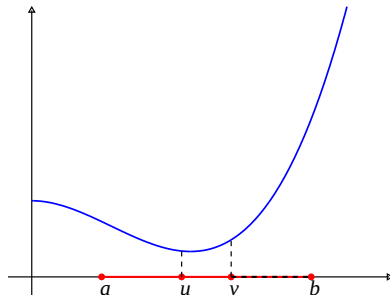


Ideia do algoritmo

- Suponha que um minimizador de f pertence ao intervalo $[a, b]$.

Ideia do algoritmo

- 1 $a < u < v < b$.
- 2 $f(u) < f(v) \Rightarrow$ descarta $[v, b]$.
- 3 $f(u) \geq f(v) \Rightarrow$ descarta $[a, u]$.
- 4 Repita o processo.

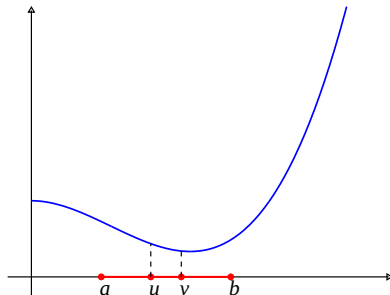


Ideia do algoritmo

- Suponha que um minimizador de f pertence ao intervalo $[a, b]$.

Ideia do algoritmo

- 1 $a < u < v < b$.
- 2 $f(u) < f(v) \Rightarrow$ descarta $[v, b]$.
- 3 $f(u) \geq f(v) \Rightarrow$ descarta $[a, u]$.
- 4 Repita o processo.

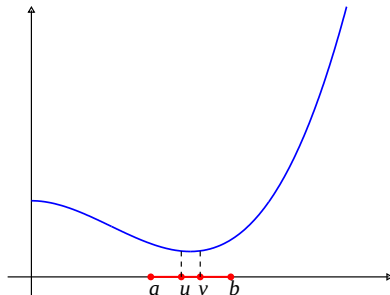


Ideia do algoritmo

- Suponha que um minimizador de f pertence ao intervalo $[a, b]$.

Ideia do algoritmo

- 1 $a < u < v < b$.
- 2 $f(u) < f(v) \Rightarrow$ descarta $[v, b]$.
- 3 $f(u) \geq f(v) \Rightarrow$ descarta $[a, u]$.
- 4 Repita o processo.

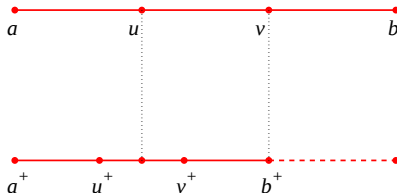


Partição do intervalo $[a, b]$

- Como particionar o intervalo $[a, b]$?

Três partes iguais?

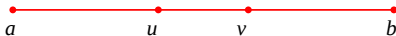
$$u = a + \frac{1}{3}(b - a) \quad \text{e} \quad v = a + \frac{2}{3}(b - a)$$



Partição do intervalo $[a, b]$

Segundo a razão áurea

$$u = a + \theta_1(b - a) \quad \text{e} \quad v = a + \theta_2(b - a)$$

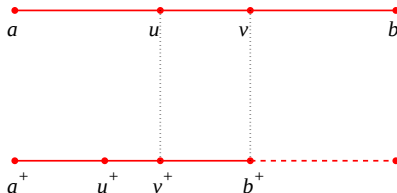


Partição do intervalo $[a, b]$

Lema

Na seção áurea, se $[v, b]$ é descartado então $v^+ = u$.

- $[v, b]$ descartado $\Rightarrow b^+ = v$ e $a^+ = a$.
- $v^+ = a^+ + \theta_2(b^+ - a^+) = a + \theta_2(v - a)$
- $v^+ = a + \theta_2^2(b - a) = a + \theta_1(b - a) = u$

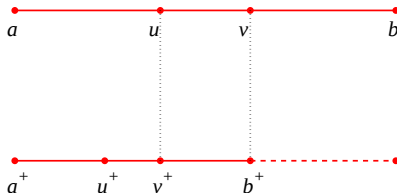


Partição do intervalo $[a, b]$

Lema

Na seção áurea, se $[v, b]$ é descartado então $v^+ = u$.

- $[v, b]$ descartado $\Rightarrow b^+ = v$ e $a^+ = a$.
- $v^+ = a^+ + \theta_2(b^+ - a^+) = a + \theta_2(v - a)$
- $v^+ = a + \theta_2^2(b - a) = a + \theta_1(b - a) = u$

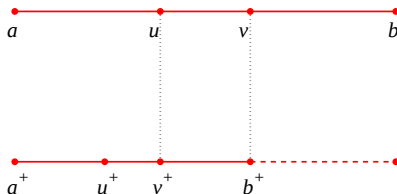


Partição do intervalo $[a, b]$

Lema

Na seção áurea, se $[v, b]$ é descartado então $v^+ = u$.

- $[v, b]$ descartado $\Rightarrow b^+ = v$ e $a^+ = a$.
- $v^+ = a^+ + \theta_2(b^+ - a^+) = a + \theta_2(v - a)$
- $v^+ = a + \theta_2^2(b - a) = a + \theta_1(b - a) = u$

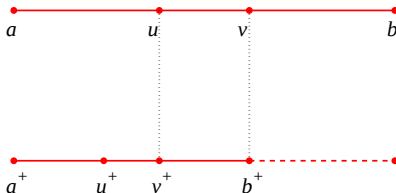


Partição do intervalo $[a, b]$

Lema

Na seção áurea, se $[v, b]$ é descartado então $v^+ = u$.

- $[v, b]$ descartado $\Rightarrow b^+ = v$ e $a^+ = a$.
- $v^+ = a^+ + \theta_2(b^+ - a^+) = a + \theta_2(v - a)$
- $v^+ = a + \theta_2^2(b - a) = a + \theta_1(b - a) = u$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

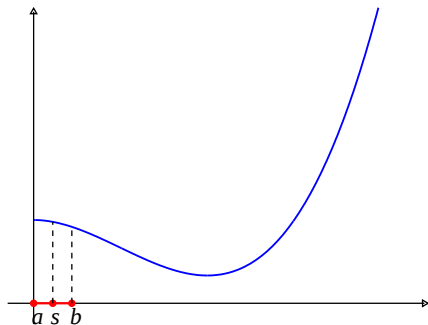
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

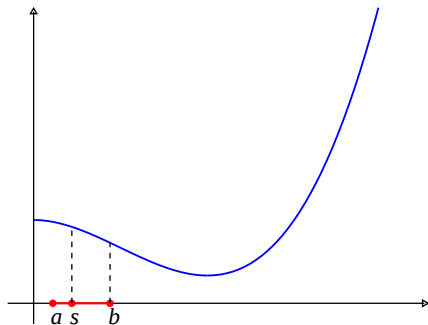
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

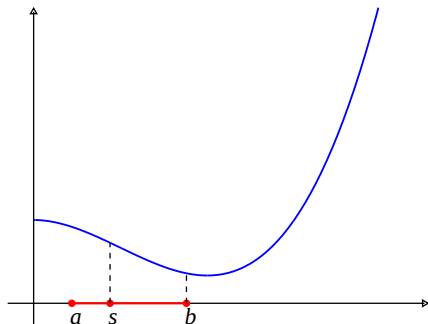
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

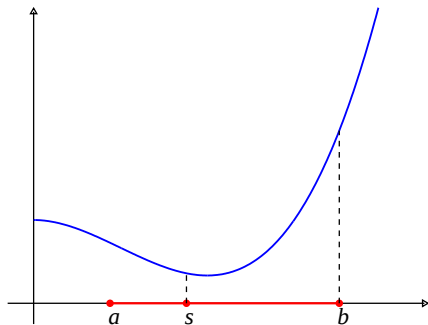
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

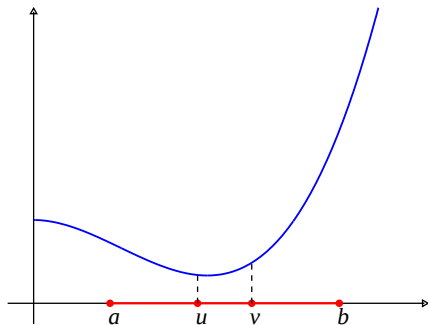
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

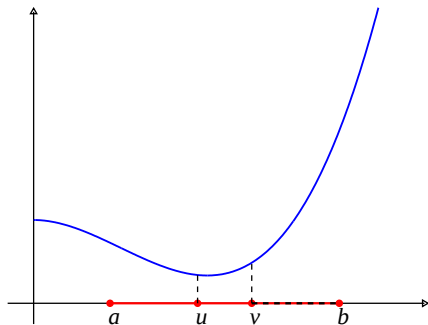
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

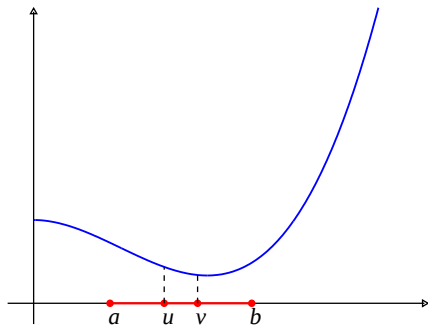
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

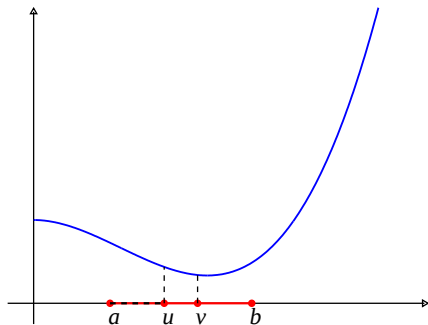
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

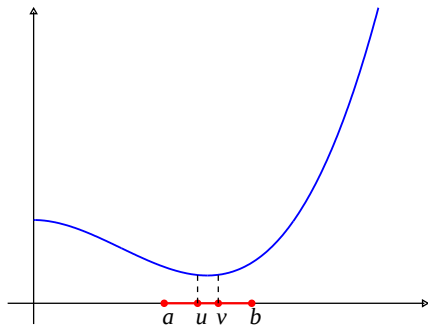
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

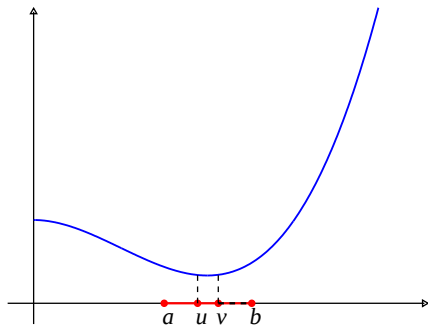
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

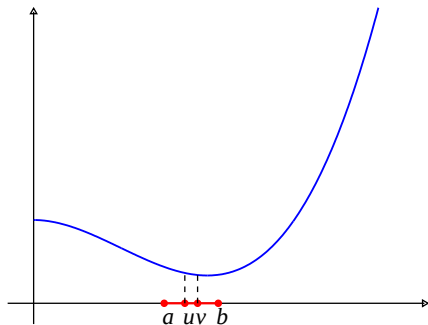
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

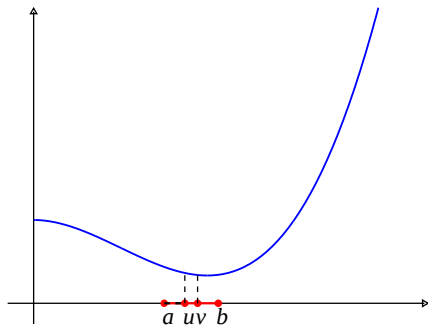
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

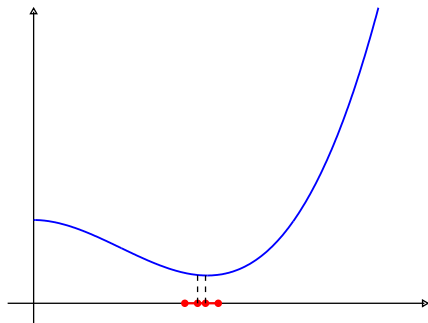
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

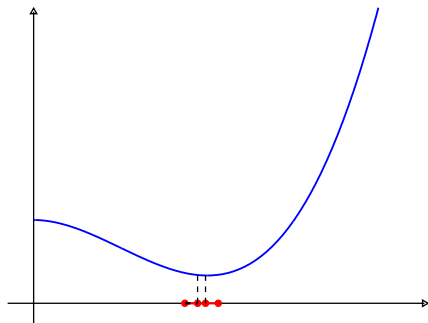
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

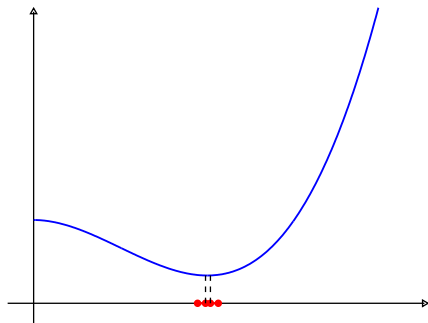
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

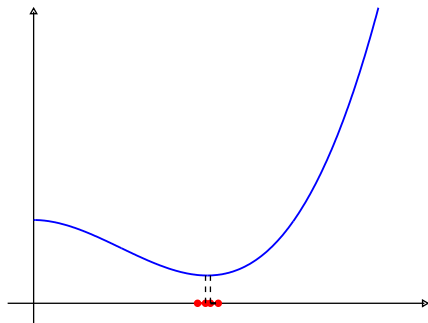
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

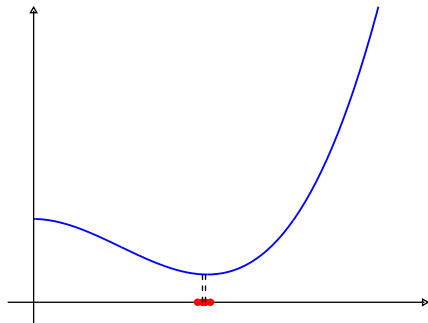
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

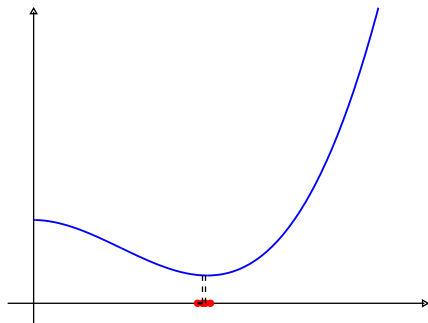
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

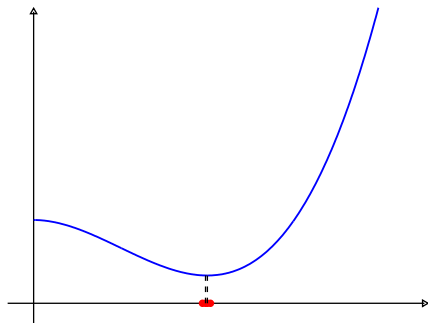
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

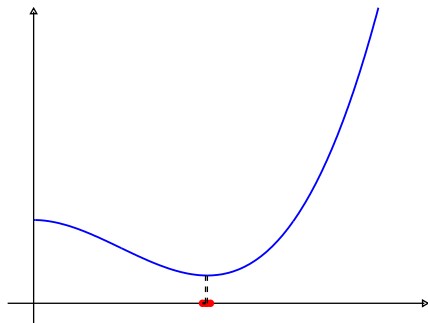
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

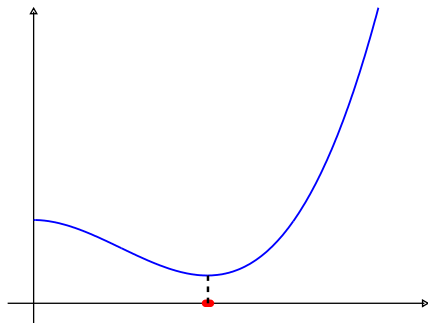
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

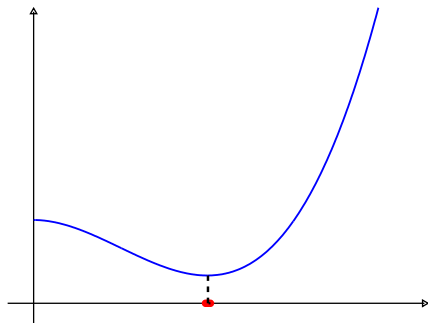
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

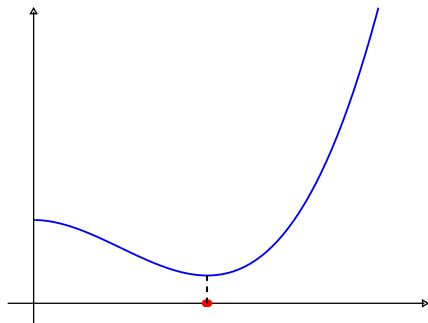
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



Algoritmo da Seção Áurea

Dados: $\varepsilon > 0$, $\rho > 0$, $\theta_1 = \frac{3 - \sqrt{5}}{2}$, $\theta_2 = 1 - \theta_1$

Fase 1: Obtenção do intervalo $[a, b]$

$a = 0$, $s = \rho$ e $b = 2\rho$

REPITA enquanto $\varphi(b) < \varphi(s)$

$a = s$, $s = b$ e $b = 2b$

Fase 2: Obtenção de $\bar{t} \in [a, b]$

$u = a + \theta_1(b - a)$, $v = a + \theta_2(b - a)$

REPITA enquanto $(b - a) > \varepsilon$

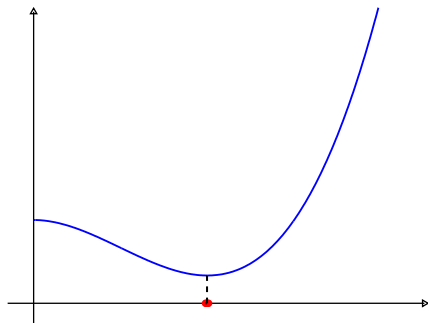
SE $\varphi(u) < \varphi(v)$

$b = v$, $v = u$, $u = a + \theta_1(b - a)$

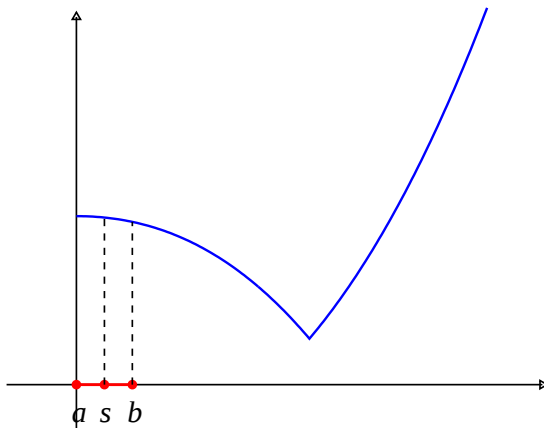
SENÃO

$a = u$, $u = v$, $v = a + \theta_2(b - a)$

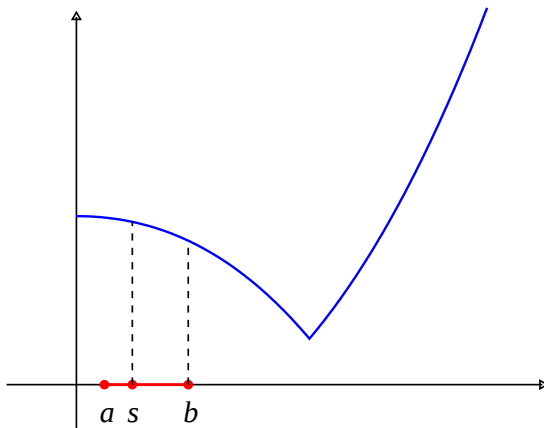
Defina $\bar{t} = \frac{u + v}{2}$



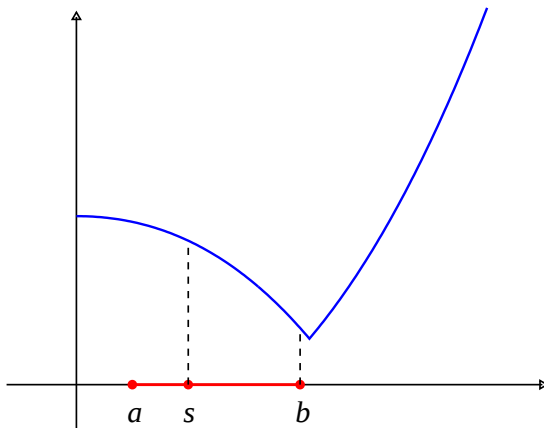
Exemplo - Fase 1



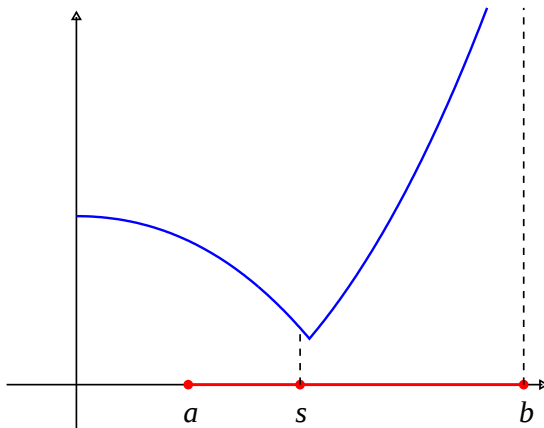
Exemplo - Fase 1



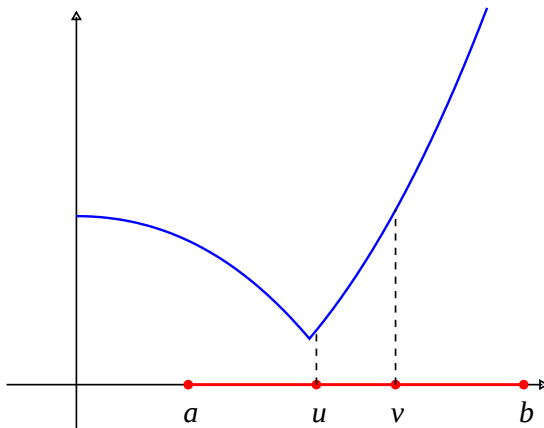
Exemplo - Fase 1



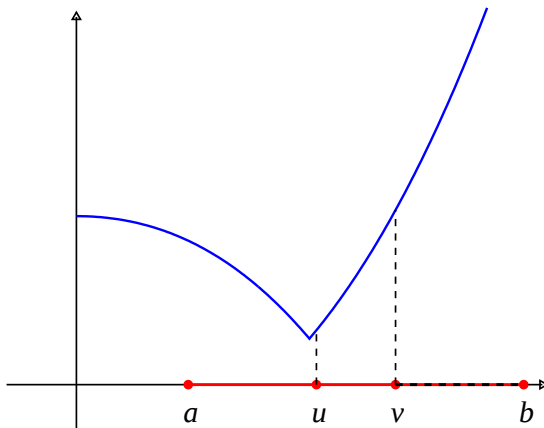
Exemplo - Fase 1



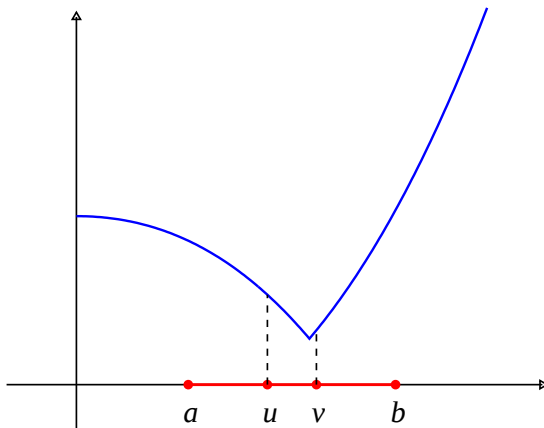
Exemplo - Fase 2



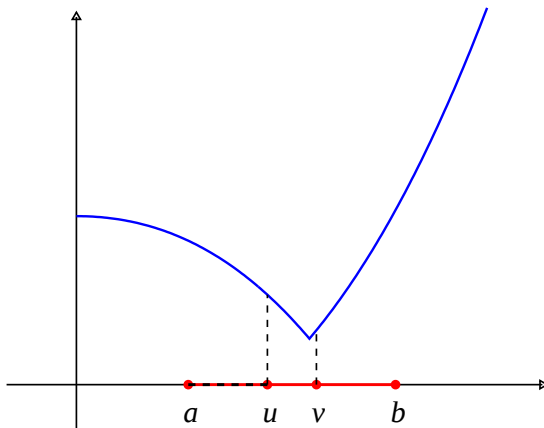
Exemplo - Fase 2



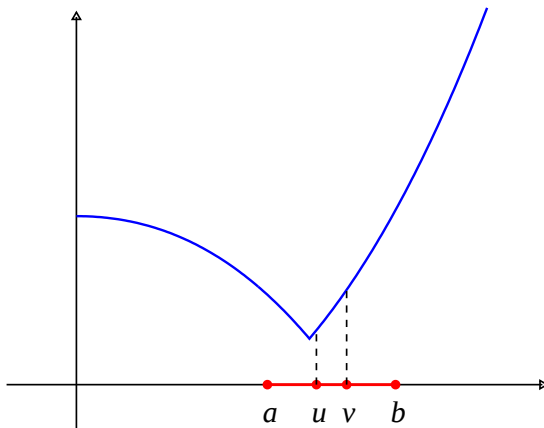
Exemplo - Fase 2



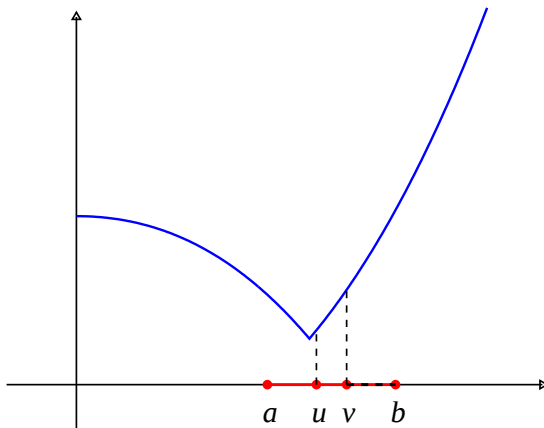
Exemplo - Fase 2



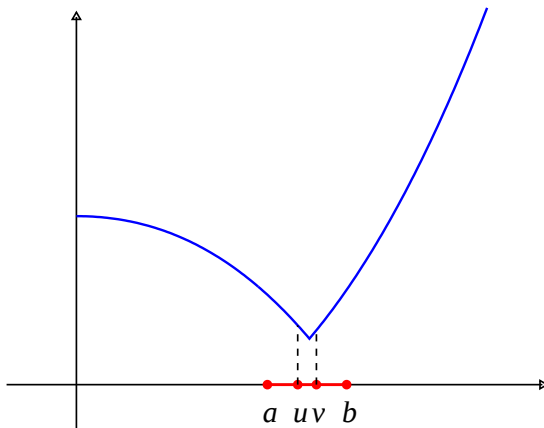
Exemplo - Fase 2



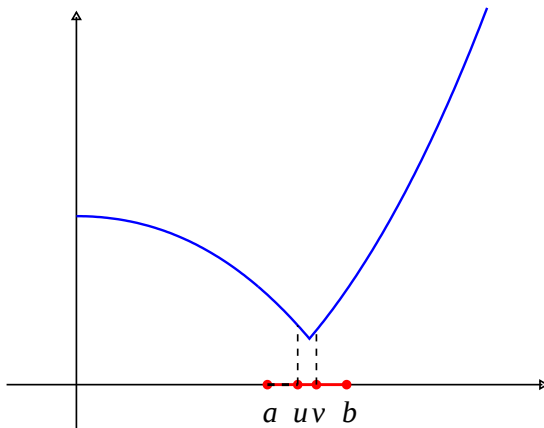
Exemplo - Fase 2



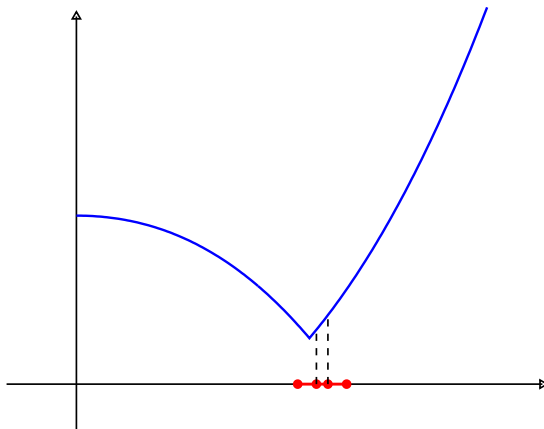
Exemplo - Fase 2



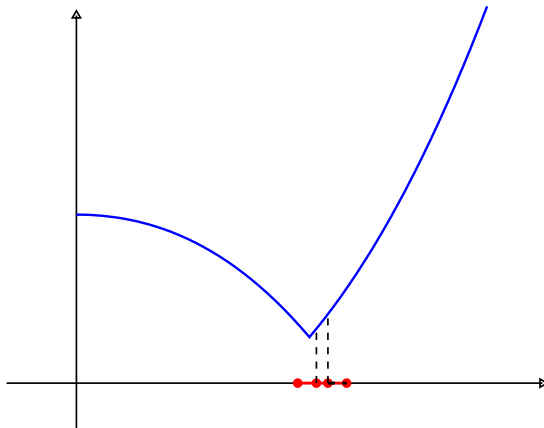
Exemplo - Fase 2



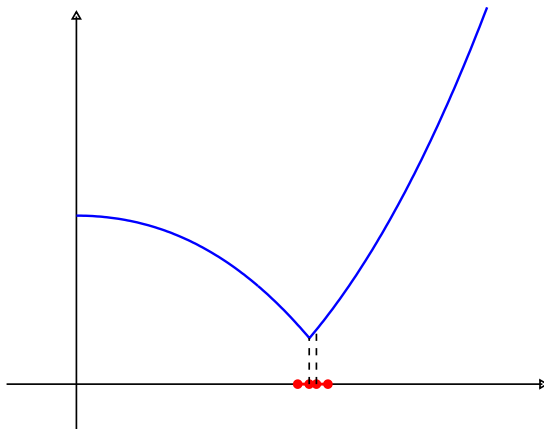
Exemplo - Fase 2



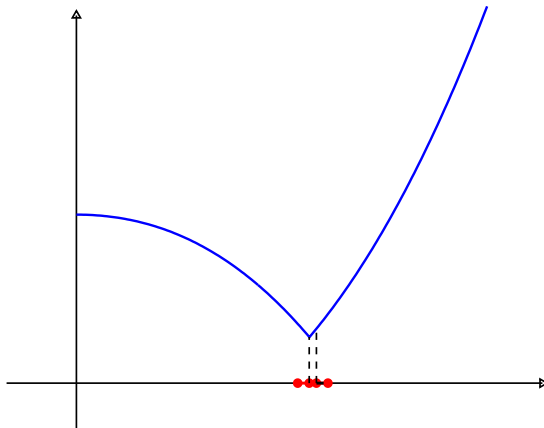
Exemplo - Fase 2



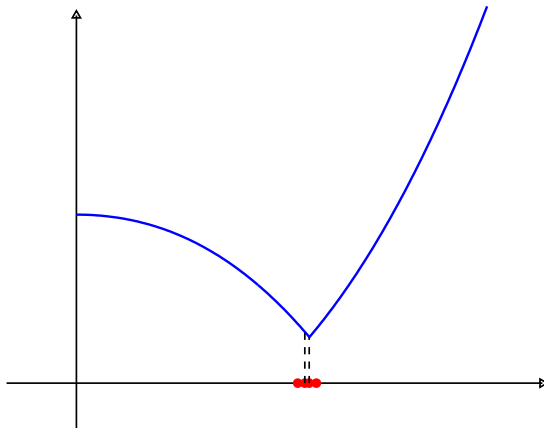
Exemplo - Fase 2



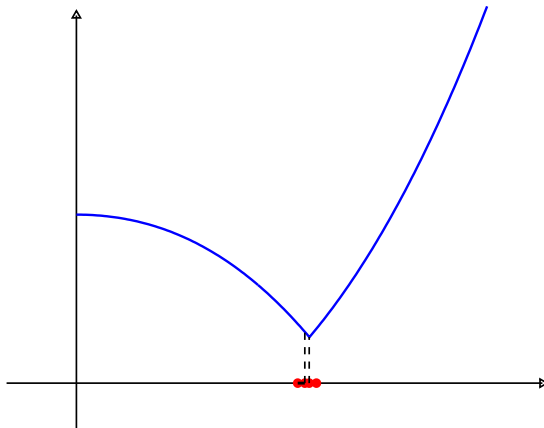
Exemplo - Fase 2



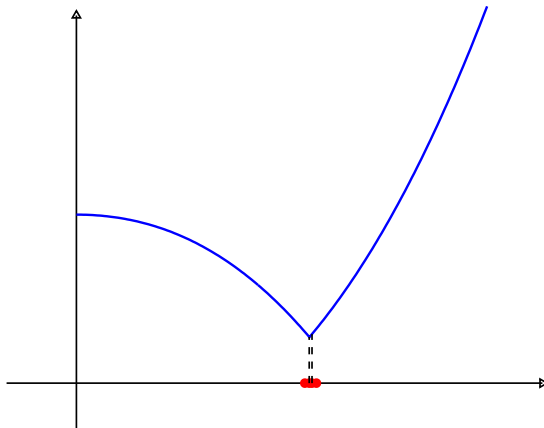
Exemplo - Fase 2



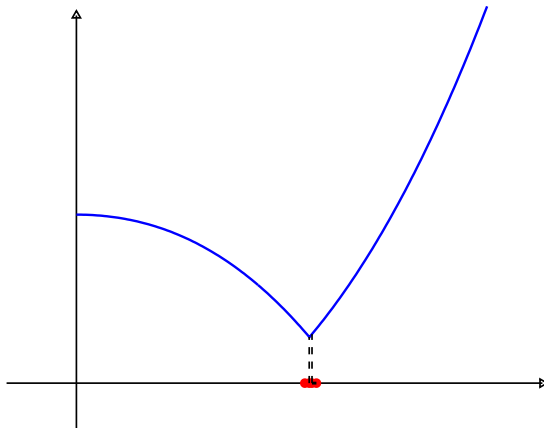
Exemplo - Fase 2



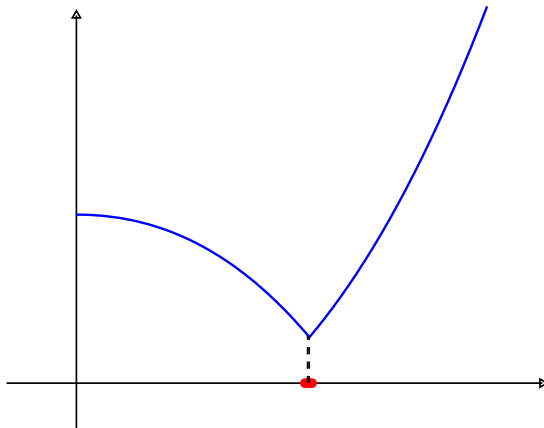
Exemplo - Fase 2



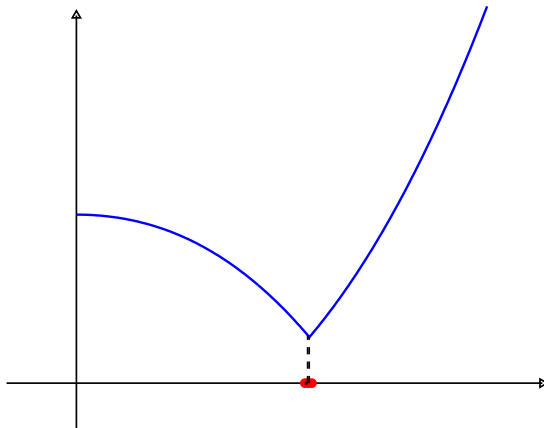
Exemplo - Fase 2



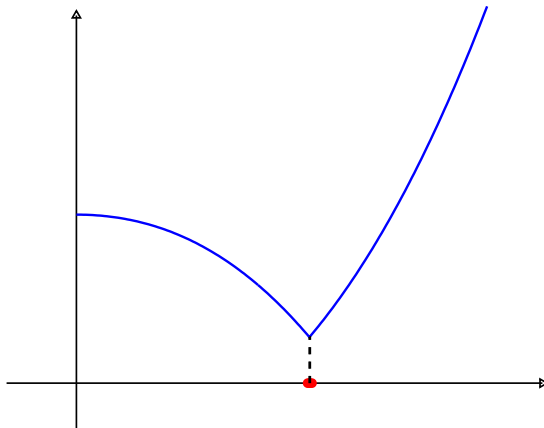
Exemplo - Fase 2



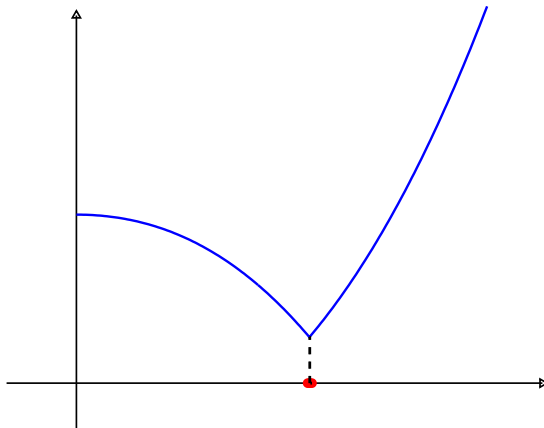
Exemplo - Fase 2



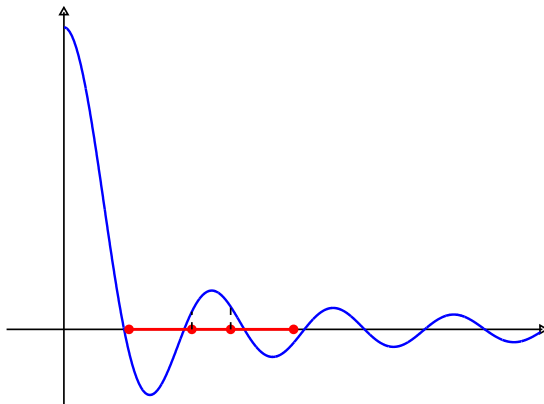
Exemplo - Fase 2



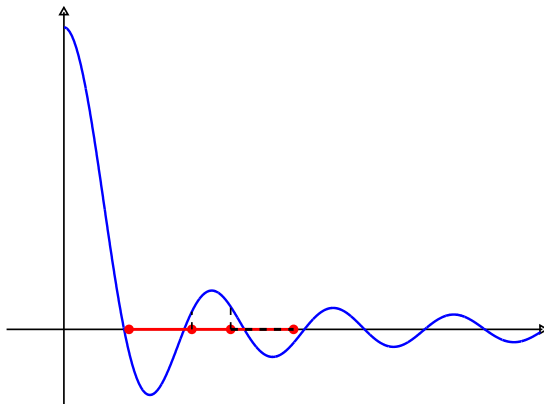
Exemplo - Fase 2



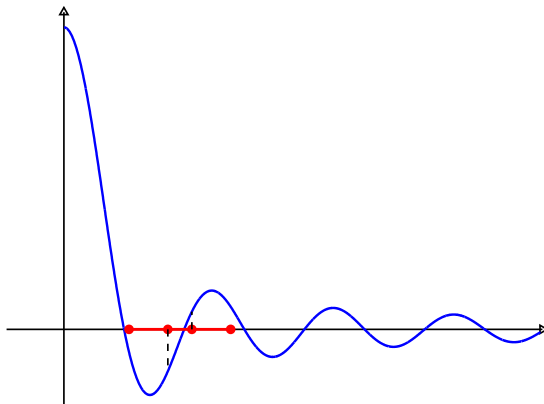
Exemplo - convergência para a solução global



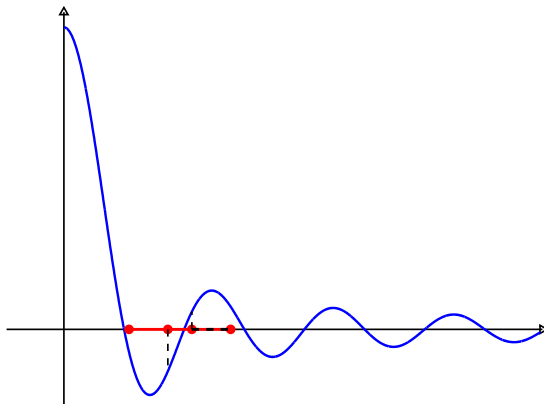
Exemplo - convergência para a solução global



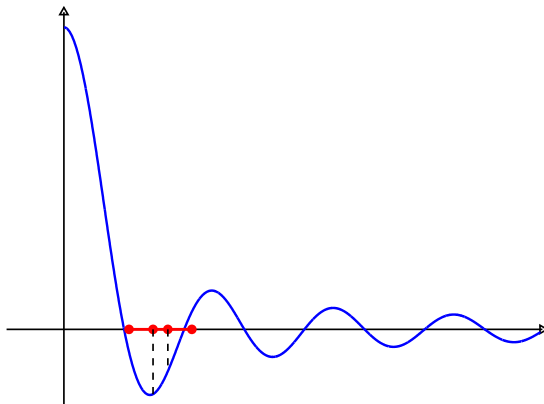
Exemplo - convergência para a solução global



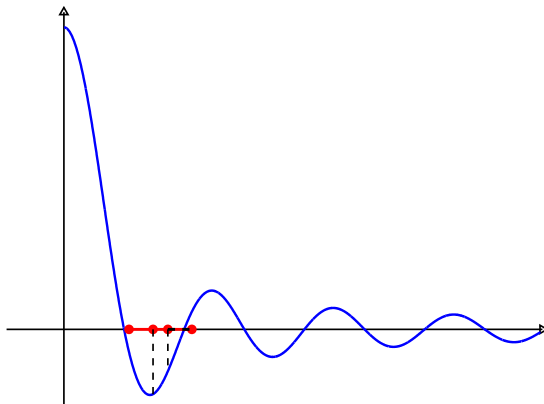
Exemplo - convergência para a solução global



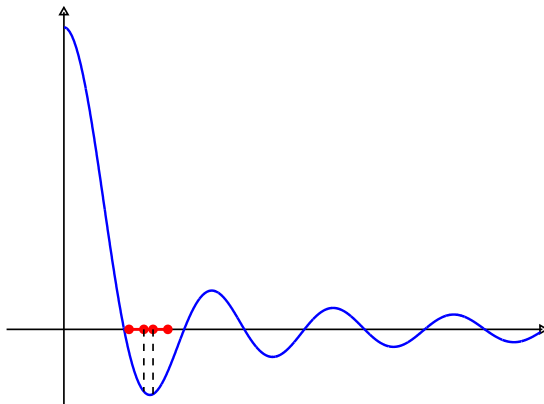
Exemplo - convergência para a solução global



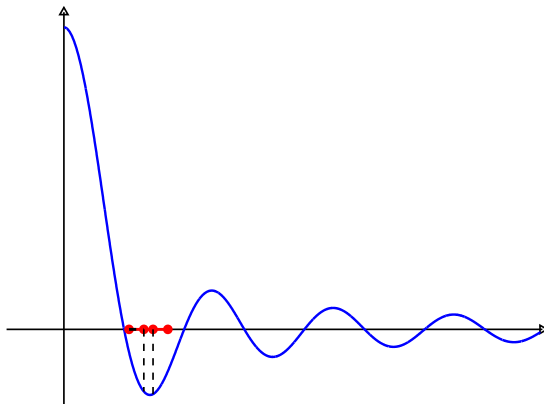
Exemplo - convergência para a solução global



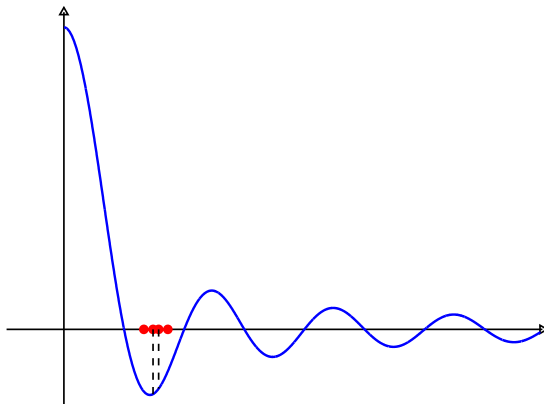
Exemplo - convergência para a solução global



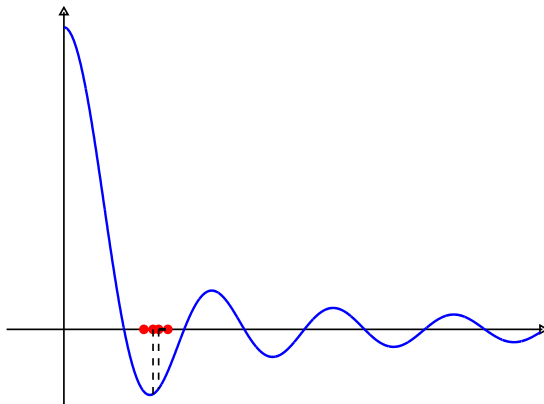
Exemplo - convergência para a solução global



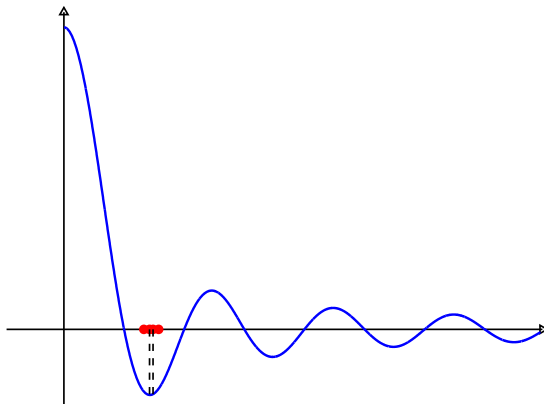
Exemplo - convergência para a solução global



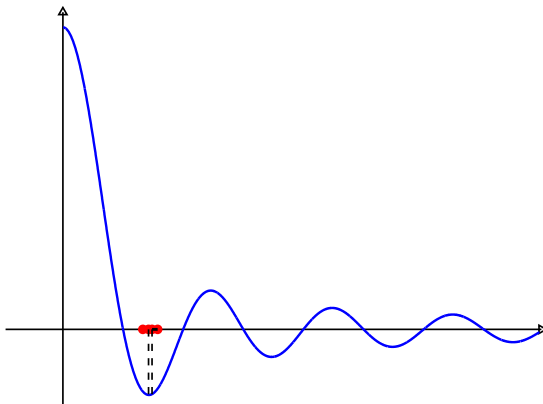
Exemplo - convergência para a solução global



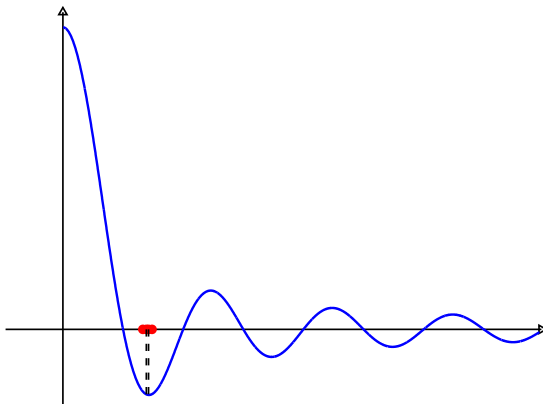
Exemplo - convergência para a solução global



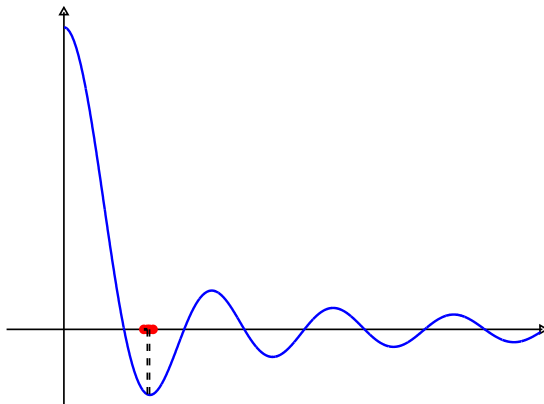
Exemplo - convergência para a solução global



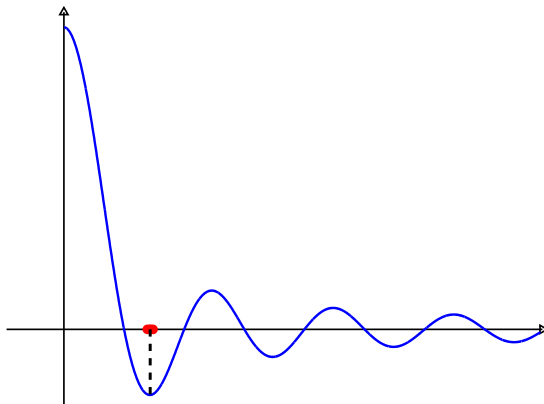
Exemplo - convergência para a solução global



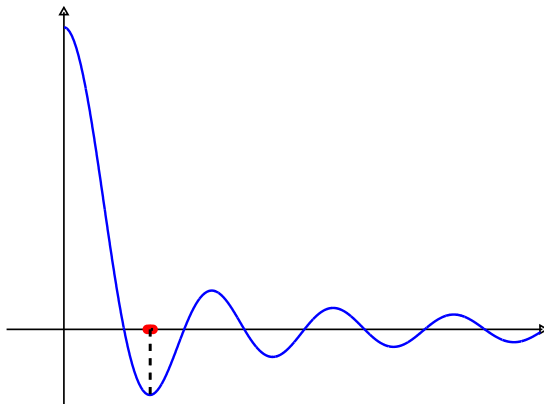
Exemplo - convergência para a solução global



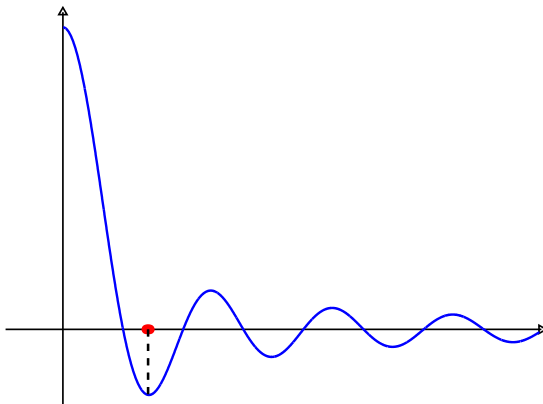
Exemplo - convergência para a solução global



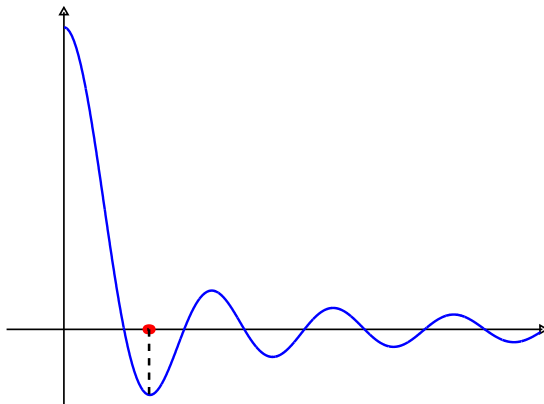
Exemplo - convergência para a solução global



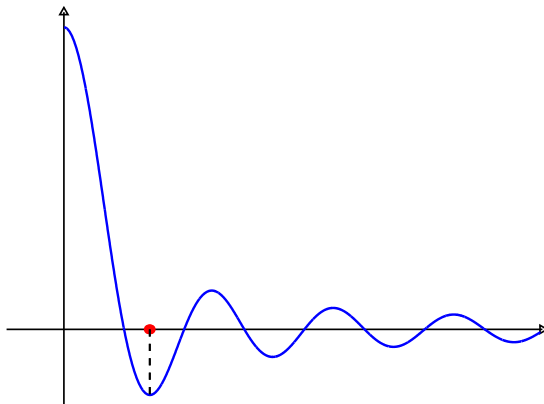
Exemplo - convergência para a solução global



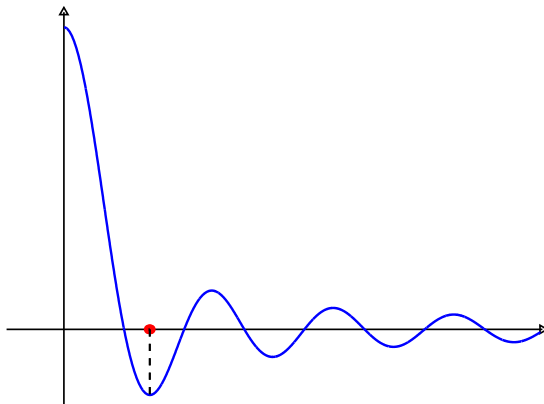
Exemplo - convergência para a solução global



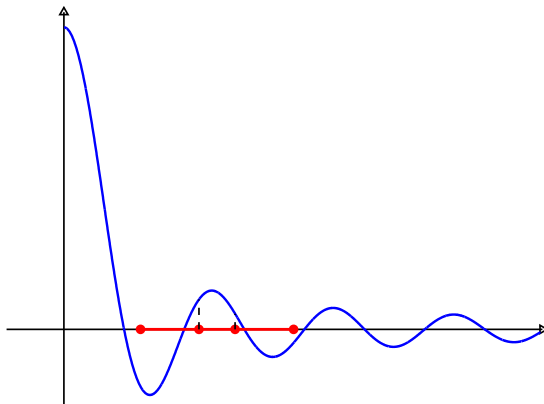
Exemplo - convergência para a solução global



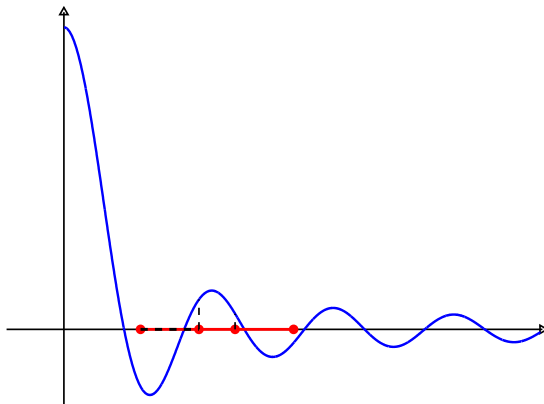
Exemplo - convergência para a solução global



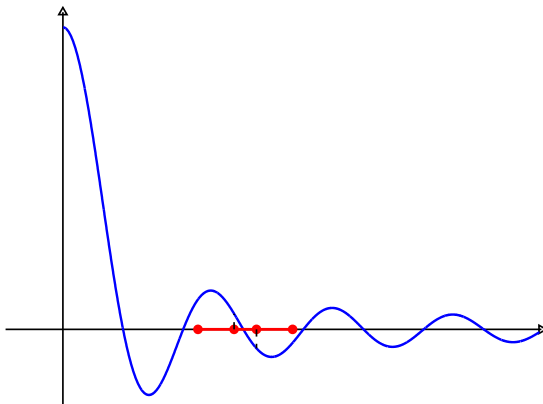
Exemplo - convergência para uma solução local



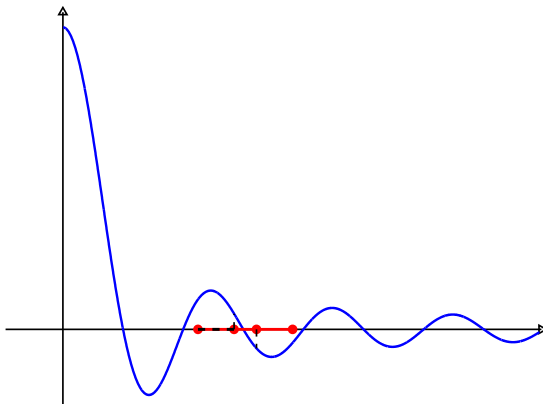
Exemplo - convergência para uma solução local



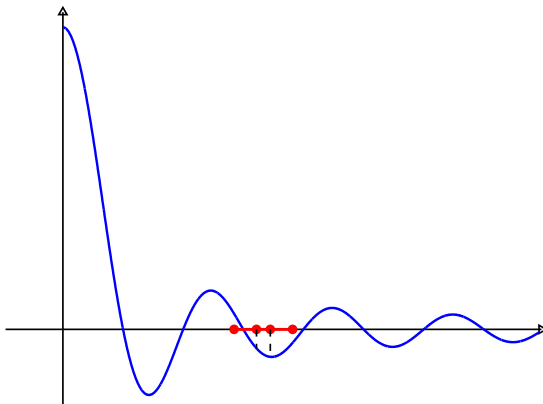
Exemplo - convergência para uma solução local



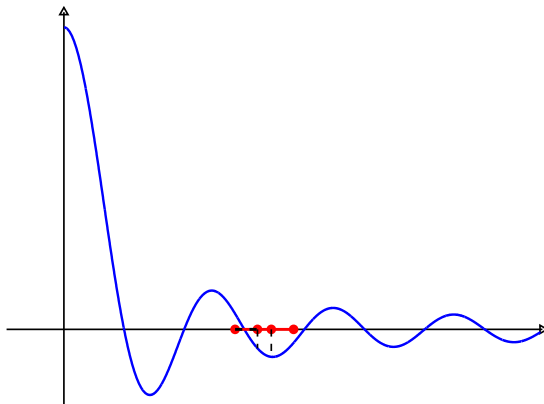
Exemplo - convergência para uma solução local



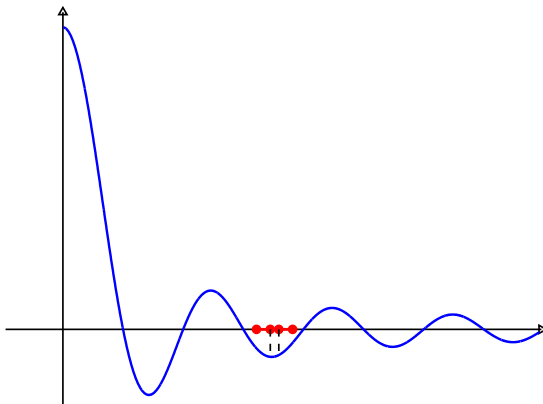
Exemplo - convergência para uma solução local



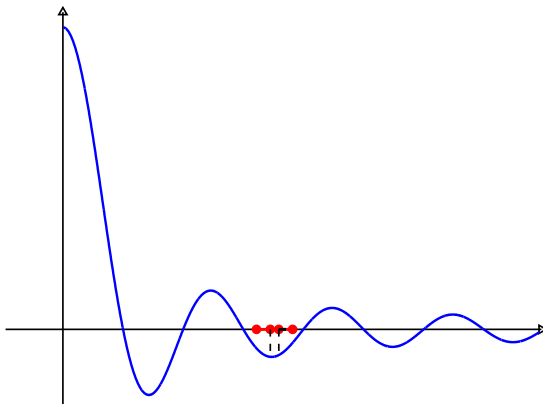
Exemplo - convergência para uma solução local



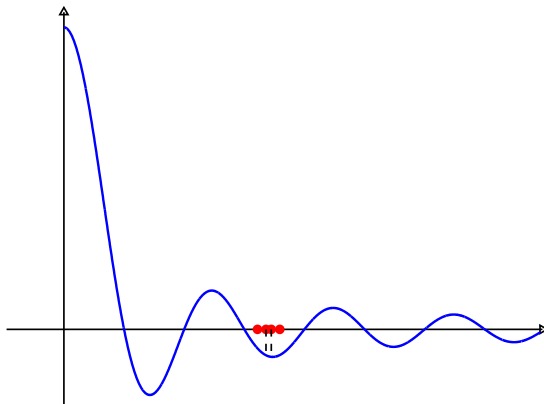
Exemplo - convergência para uma solução local



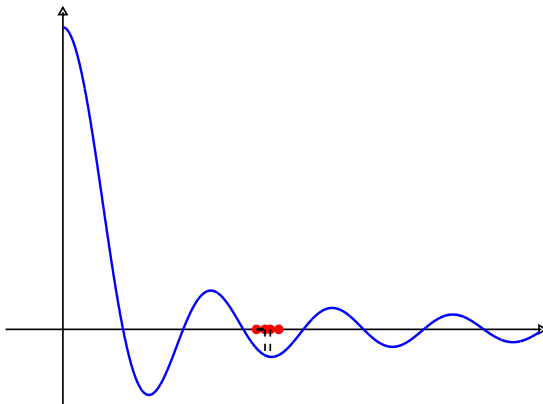
Exemplo - convergência para uma solução local



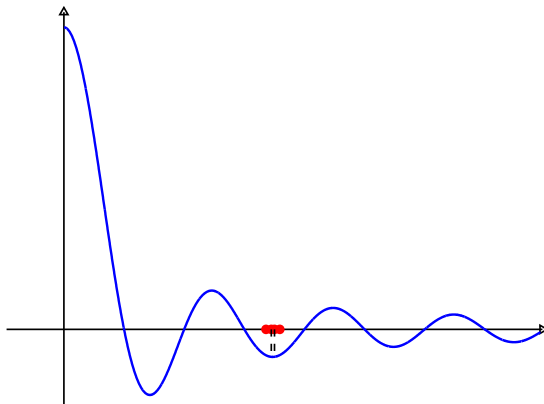
Exemplo - convergência para uma solução local



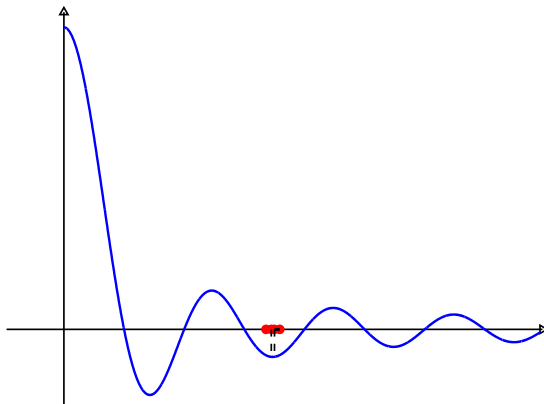
Exemplo - convergência para uma solução local



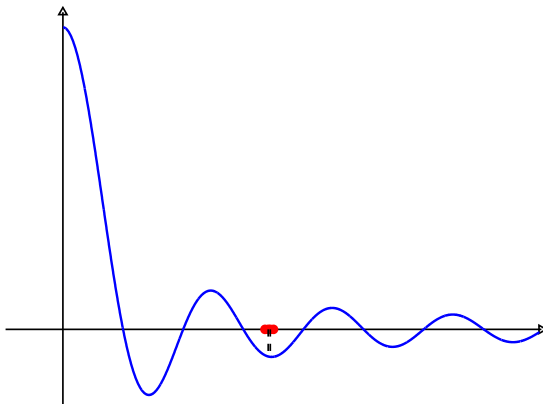
Exemplo - convergência para uma solução local



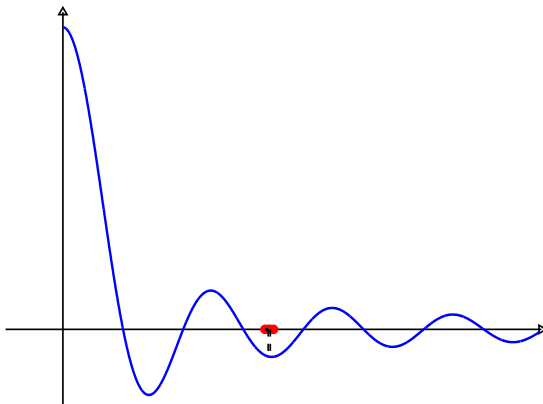
Exemplo - convergência para uma solução local



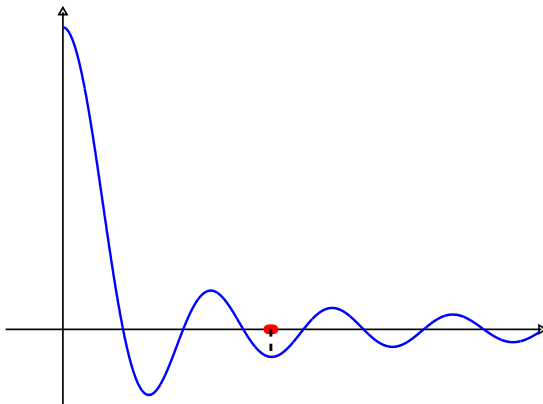
Exemplo - convergência para uma solução local



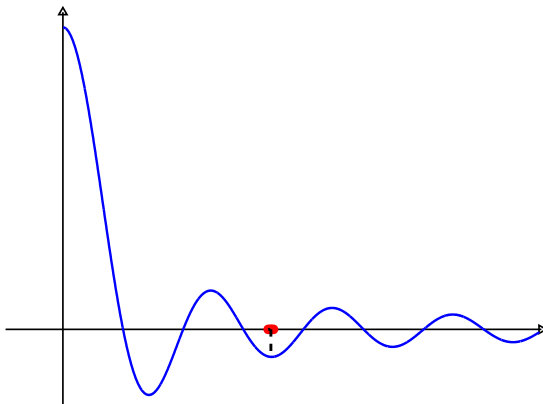
Exemplo - convergência para uma solução local



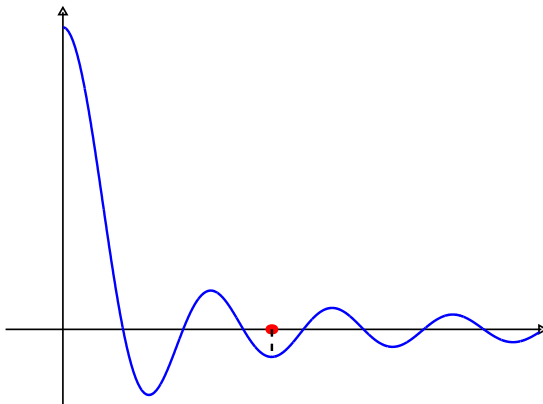
Exemplo - convergência para uma solução local



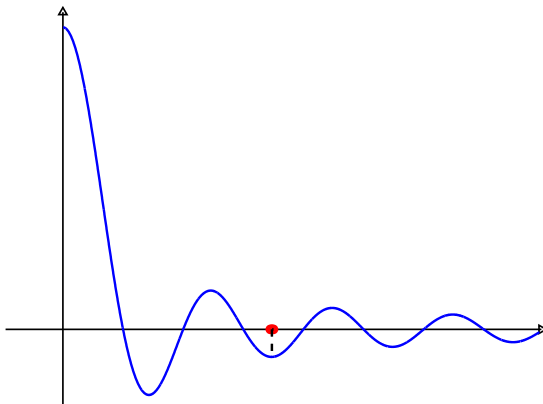
Exemplo - convergência para uma solução local



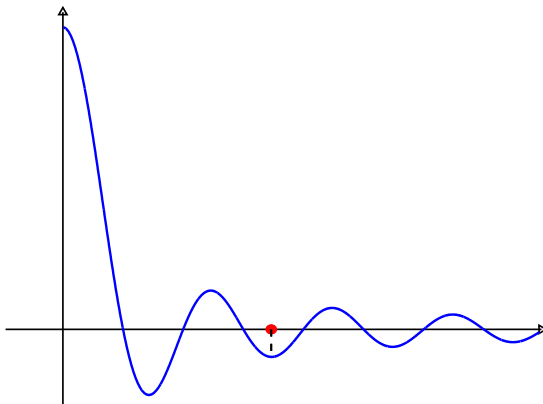
Exemplo - convergência para uma solução local



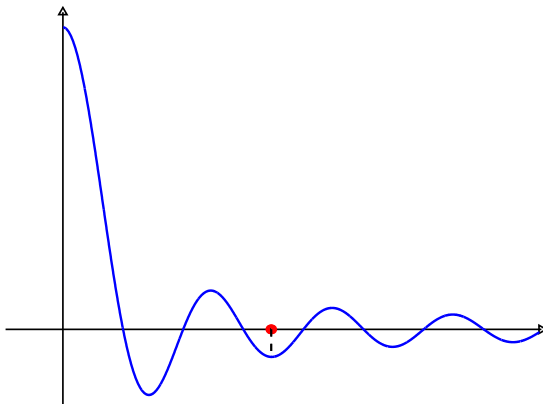
Exemplo - convergência para uma solução local



Exemplo - convergência para uma solução local



Exemplo - convergência para uma solução local

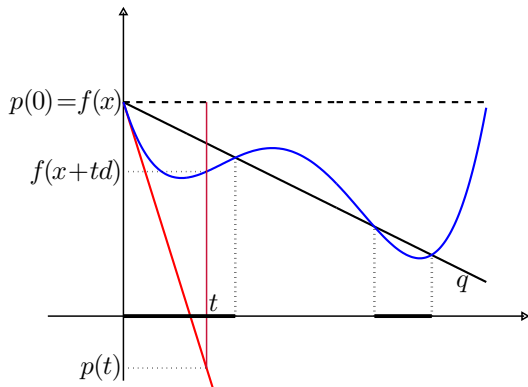


Busca inexata - condição de Armijo

Redução suficiente sem tentar minimizar a função ao longo da direção.

Dados $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$, $d \in \mathbb{R}^n$ e $\eta \in (0, 1)$. A regra de Armijo encontra $\bar{t} > 0$ tal que

$$f(\bar{x} + \bar{t}d) \leq f(\bar{x}) + \eta \bar{t} \nabla f(\bar{x})^T d.$$



- $p(t) = f(\bar{x}) + t \nabla f(\bar{x})^T d$
- $q(t) = f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d$

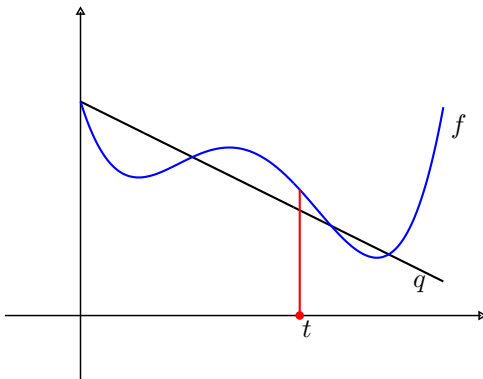
Algoritmo - Busca de Armijo

Dados: $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$, $d \in \mathbb{R}^n$ (direção de descida), $\gamma, \eta \in (0, 1)$

$t = 1$

REPITA enquanto $f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d$

$t = \gamma t$



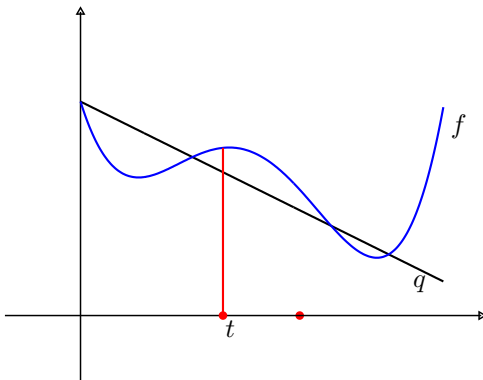
Algoritmo - Busca de Armijo

Dados: $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$, $d \in \mathbb{R}^n$ (direção de descida), $\gamma, \eta \in (0, 1)$

$t = 1$

REPITA enquanto $f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d$

$t = \gamma t$



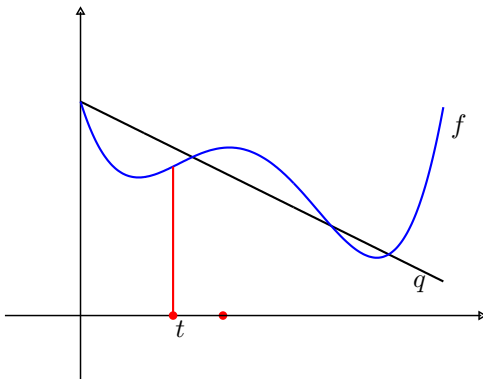
Algoritmo - Busca de Armijo

Dados: $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$, $d \in \mathbb{R}^n$ (direção de descida), $\gamma, \eta \in (0, 1)$

$t = 1$

REPITA enquanto $f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d$

$t = \gamma t$



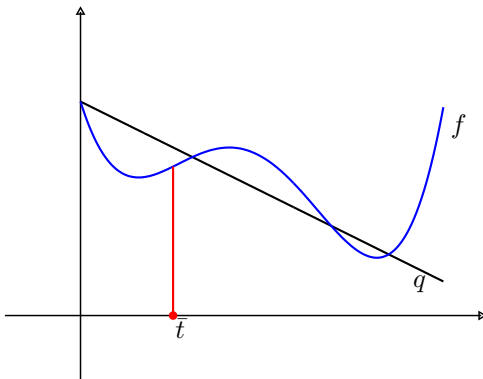
Algoritmo - Busca de Armijo

Dados: $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$, $d \in \mathbb{R}^n$ (direção de descida), $\gamma, \eta \in (0, 1)$

$t = 1$

REPITA enquanto $f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d$

$t = \gamma t$



Considere $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça uma **busca de Armijo** a partir de $\bar{x}$, na direção d . Utilize $\eta = \frac{1}{4}$ e $\gamma = 0,8$.

- d é uma direção de descida, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Começando com $t = 1$, o passo é **recusado**, pois

$$f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d.$$

- Fazemos $t = 0,8 \times 1$, que também é **recusado**.
- Fazendo $t = 0,8 \times 0,8 = 0,64$, teremos o passo **aceito**. Assim,

$$\tilde{t} = 0,64 \quad \text{e} \quad \bar{x} + \tilde{t}d = \begin{pmatrix} 2,92 \\ 0,64 \end{pmatrix}.$$

Busca de Armijo

Considere $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça uma **busca de Armijo** a partir de $\bar{x}$, na direção d . Utilize $\eta = \frac{1}{4}$ e $\gamma = 0,8$.

- d é uma direção de descida, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Começando com $t = 1$, o passo é **recusado**, pois

$$f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d.$$

- Fazemos $t = 0,8 \times 1$, que também é **recusado**.
- Fazendo $t = 0,8 \times 0,8 = 0,64$, teremos o passo **aceito**. Assim,

$$\bar{t} = 0,64 \quad \text{e} \quad \bar{x} + \bar{t}d = \begin{pmatrix} 2,92 \\ 0,64 \end{pmatrix}.$$

Busca de Armijo

Considere $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça uma **busca de Armijo** a partir de $\bar{x}$, na direção d . Utilize $\eta = \frac{1}{4}$ e $\gamma = 0,8$.

- d é uma direção de descida, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Começando com $t = 1$, o passo é **recusado**, pois

$$f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d.$$

- Fazemos $t = 0,8 \times 1$, que também é **recusado**.
- Fazendo $t = 0,8 \times 0,8 = 0,64$, teremos o passo **aceito**. Assim,

$$\bar{t} = 0,64 \quad \text{e} \quad \bar{x} + \bar{t}d = \begin{pmatrix} 2,92 \\ 0,64 \end{pmatrix}.$$

Busca de Armijo

Considere $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça uma **busca de Armijo** a partir de $\bar{x}$, na direção d . Utilize $\eta = \frac{1}{4}$ e $\gamma = 0,8$.

- d é uma direção de descida, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Começando com $t = 1$, o passo é **recusado**, pois

$$f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d.$$

- Fazemos $t = 0,8 \times 1$, que também é **recusado**.
- Fazendo $t = 0,8 \times 0,8 = 0,64$, teremos o passo **aceito**. Assim,

$$\bar{t} = 0,64 \quad \text{e} \quad \bar{x} + \bar{t}d = \begin{pmatrix} 2,92 \\ 0,64 \end{pmatrix}.$$

Considere $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça uma **busca de Armijo** a partir de $\bar{x}$, na direção d . Utilize $\eta = \frac{1}{4}$ e $\gamma = 0,8$.

- d é uma direção de descida, pois $\nabla f(\bar{x})^T d = (-1 \ -2) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = -5 < 0$.
- Começando com $t = 1$, o passo é **recusado**, pois

$$f(\bar{x} + td) > f(\bar{x}) + \eta t \nabla f(\bar{x})^T d.$$

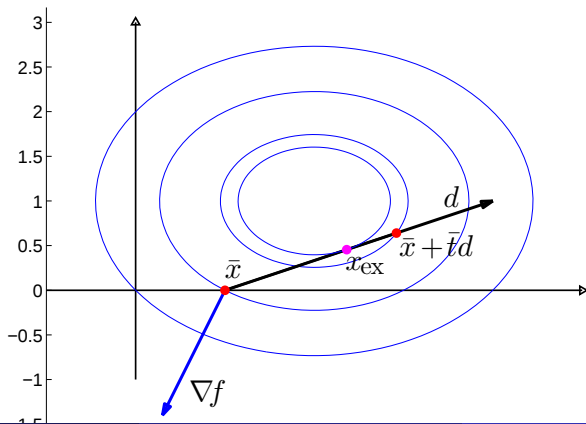
- Fazemos $t = 0,8 \times 1$, que também é **recusado**.
- Fazendo $t = 0,8 \times 0,8 = 0,64$, teremos o passo **aceito**. Assim,

$$\bar{t} = 0,64 \quad \text{e} \quad \bar{x} + \bar{t}d = \begin{pmatrix} 2,92 \\ 0,64 \end{pmatrix}.$$

Busca de Armijo

Considere $f(x) = \frac{1}{2}(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$, $\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ e $d = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Faça uma **busca de Armijo** a partir de $\bar{x}$, na direção d . Utilize $\eta = \frac{1}{4}$ e $\gamma = 0,8$.



Escolha de uma direção de descida

- Seja $H : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{n \times n}$ definida por $x \mapsto H(x)$ definida positiva.
- Se $\nabla f(x) \neq 0$, $d = -H(x)\nabla f(x)$ é uma direção de descida.
- Algoritmo.

Dado: $x^0 \in \mathbb{R}^n$

$k = 0$

REPITA enquanto $\nabla f(x^k) \neq 0$

Calcule d^k tal que $\nabla f(x^k)^T d^k < 0$

Escolha $t_k > 0$ tal que $f(x^k + t_k d^k) < f(x^k)$

Faça $x^{k+1} = x^k + t_k d^k$

$k = k + 1$

Definicao

Um algoritmo é **globalmente convergente** quando para qualquer sequência (x^k) gerada pelo algoritmo e qualquer ponto de acumulação $\bar{x}$ de (x^k) , temos que $\bar{x}$ é estacionário.

Suponha $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ de classe $\mathcal{C}^1$.

Teorema

O algoritmo anterior com o tamanho do passo calculado pela **busca exata** é globalmente convergente.

Definicao

Um algoritmo é **globalmente convergente** quando para qualquer sequência (x^k) gerada pelo algoritmo e qualquer ponto de acumulação $\bar{x}$ de (x^k) , temos que $\bar{x}$ é estacionário.

Suponha $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ de classe $\mathcal{C}^1$.

Teorema

O algoritmo anterior com o tamanho do passo calculado pela **busca exata** é globalmente convergente.

Definicao

Um algoritmo é **globalmente convergente** quando para qualquer sequência (x^k) gerada pelo algoritmo e qualquer ponto de acumulação $\bar{x}$ de (x^k) , temos que $\bar{x}$ é estacionário.

Suponha $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ de classe $\mathcal{C}^1$.

Teorema

O algoritmo anterior com o tamanho do passo calculado pela **busca exata** é globalmente convergente.

Definicao

Um algoritmo é **globalmente convergente** quando para qualquer sequência (x^k) gerada pelo algoritmo e qualquer ponto de acumulação $\bar{x}$ de (x^k) , temos que $\bar{x}$ é estacionário.

Suponha $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ de classe $\mathcal{C}^1$.

Teorema

O algoritmo anterior com o tamanho do passo calculado pela **busca de Armijo** é globalmente convergente.

Principais referências



A. Friedlander.

Elementos de Programação Não-Linear.

Unicamp, 1994.



D. G. Luenberger.

Linear and Nonlinear Programming.

Addison - Wesley Publishing Company, New York, 1986.



J. Nocedal and S. J. Wright.

Numerical Optimization.

Springer Series in Operations Research. Springer-Verlag, 1999.