

## MODELOS QUADRÁTICOS

REGIÕES DE CONFIANÇA:  $\min_d \frac{1}{2} d^t B_k d + \nabla f(x^*)^t d$   
s.a.  $|d| \leq \Delta.$

SQP:  $\min_d \frac{1}{2} d^t B_k d + \nabla f(x^*)^t d$   
s.a.  $\nabla h(x^*)^t d + h(x^*) = 0$

---

COMO ESCOLHER  $B_{k+1}$  ?

- DESEJO:  $B_{k+1} = \nabla^2 f(x^k)$  ou  $B_k = \nabla^2 L(x^k, \lambda^k)$
- PROBLEMA: ESTAS ESCOLHAS PODEM NÃO SER SEMIDEF. POSITIVAS  
(SUBPROBLEMA NÃO CONVEXO).

1ª ESCOLHA  $B_{k+1} = \nabla^2 L + \alpha I$ , ONDE  $\alpha > 0$  É

GRANDE O SUFICIENTE PARA QUE  $B_{k+1}$  SEJA DEF. POSIT.

VEJA QUE

$$0 < x^T B_{k+1} x = x^T \nabla^2 L x + \alpha \|x\|^2, \quad \forall x \neq 0$$

$$\Leftrightarrow \alpha > - \frac{x^T \nabla^2 L x}{\|x\|^2}, \quad \forall x \neq 0$$

$$\Leftrightarrow \alpha > - \lambda_{\min}(\nabla^2 L) = - \text{"MENOR AUTOVALOR"}$$

O CÁLCULO DO MENOR AUTOVALOR É CARO. PORÉM, É SUFICIENTE CALCULAR UMA COTA INFERIOR PARA  $\lambda_{\min}(\nabla^2 L)$ .

UMA MANEIRA DE CALCULAR UMA COTA É ATRAVÉS  
DOS CÍRCULOS/DISCOS DE GERSHGORIN.

$$A = \nabla^2 L = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$$

DEFINIMOS O CÍRCULO DE GERSHGORIN COMO

$$D_i = \left\{ \lambda \in \mathbb{R}; \quad |\lambda - a_{ii}| \leq \underbrace{\sum_{j \neq i} |a_{ij}|}_{\text{LINHA } i \text{ DE } A} \right\}$$

TEOREMA: TODO AUTOVALOR  $\lambda$  DE  $A$  PERTENCE  
A ALGUM  $D_i$ .

PROVA: SEJA  $Av = \lambda v$ , E  $i$  O ÍNDICE

TAL QUE  $|v_i| = \max_j |v_j|$ . A  $i$ -ÉSIMA LINHA DE  
 $Av = \lambda v$  É

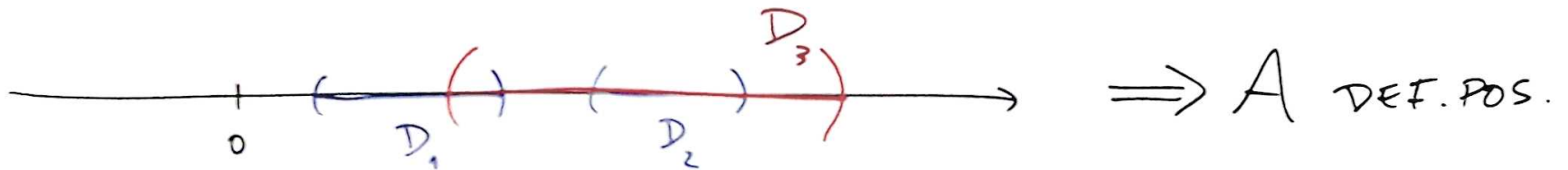
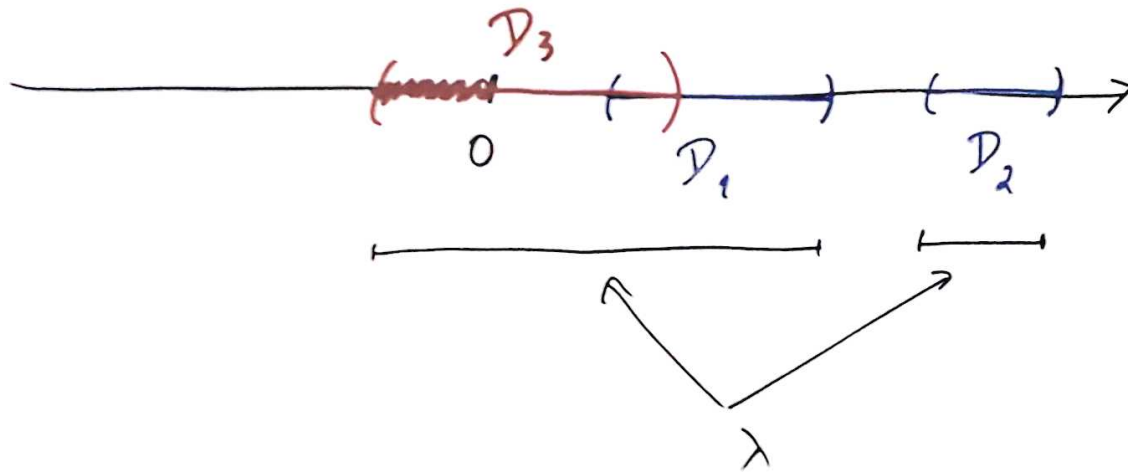
$$\sum_{j=1}^m a_{ij} v_j = \lambda v_i$$

$$\Leftrightarrow \lambda v_i - a_{ii} v_i = \sum_{j \neq i} a_{ij} v_j$$

$$\Rightarrow |\lambda - a_{ii}| \cdot |v_i| \leq \sum_{j \neq i} |a_{ij}| |v_j|$$

$$\Rightarrow_{v_i \neq 0} |\lambda - a_{ii}| \leq \sum_{j \neq i} |a_{ij}| \underbrace{\frac{|v_j|}{|v_i|}}_{\leq 1} \leq \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$$





EXEMPLO:

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 4 & -1 \\ 2 & -1 & 7 \end{bmatrix}$$

$$D_1 = \{ \lambda \in \mathbb{R}; |\lambda - 5| \leq 3 \} \\ = [2, 8],$$

$$D_2 = [2, 6], \quad D_3 = [4, 10].$$

$$\Rightarrow 0 \notin \cup D_i \Rightarrow \lambda_{\min}(A) \geq 2$$

Assim  $A$  é DEF. POSIT. Diz-se QUE ESTA  $A$  É  
"DIAGONALMENTE DOMINANTE". //

---

SE  $\lambda_{\min}(\nabla^2 L) > 0$ ,  $\nabla^2 L$  JÁ É DEF. POSIT.

E PODEMOS TOMAR  $\alpha = 0$ . O CASO QUE IMPORTA É  
QUANDO  $\lambda_{\min}(\nabla^2 L) \leq 0$ . NA DÚVIDA, TOMAMOS O "AVANÇO  
MAIS NEGATIVO" DOS DISCOS  $D_i$ :

$$\sigma = \min_{1 \leq i \leq m} \left\{ a_{ii} - \sum_{j \neq i} |a_{ij}| \right\}.$$

VEJA QUE

$$\lambda \in \mathcal{D}_i \Leftrightarrow a_{ii} - \sum_{j \neq i} |a_{ij}| \leq \lambda \leq a_{ii} + \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$$

$$\Rightarrow \sigma = \min \left\{ a_{ii} - \sum_{j \neq i} |a_{ij}| \right\} \leq \lambda, \quad \forall \text{ AUTOVALOR}$$

$$\Rightarrow \sigma \leq \lambda_{\min}(\nabla^2 L).$$

OBSERVE QUE  $\sigma$  SERVE PARA  $\alpha$  (POIS É UMA  
COTA INFERIOR PARA  $\lambda_{\min}(\nabla^2 L)$ ) E É FÁCIL DE  
CALCULAR. TOMAMOS

$$\alpha = |\sigma| + 1.$$

FINALMENTE,

$$B_{k+1} = \nabla^2 L(x^*, \lambda^*) + p(|\sigma|+1) I, \quad p \in (0, 1].$$

ISSO É EMPREGADO NO SQP WORKHP.

- SE  $p \approx 0$ , HÁ RISCO DE  $B_{k+1}$  NÃO SER DEF. POSIT.

POR OUTRO LADO,  $p=1$ , HÁ GARANTIA TEÓRICA DE  $B_{k+1}$  SER DEF. POSIT,

- WORKHP "FAZ UMA APOSTA" AO TOMAR  $p < 1$ , EM NOME DA ESTABILIDADE NUMÉRICA.



$2^a$  ESCOLHA

BASEADA EM UMA APROXIMAÇÃO DE  $\nabla^2 L$ .

QUEREMOS A APROXIMAÇÃO  $B_{k+1}$  SIMÉTRICA, DEF. POSIT., E QUE NÃO DEPENDA DO CÁLCULO DE  $\nabla^2 L$ .

POR SIMPLICIDADE, VAMOS CONSIDERAR UM PROBLEMA IRRESTRITO... LOGO  $B_{k+1} \approx \nabla^2 f$ .

TAYLOR:

$$\nabla f(x^{k+1}) \approx \nabla f(x^k) + \underbrace{\nabla^2 f(x^k)}_{\text{}} (x^{k+1} - x^k)$$

$$\Rightarrow \underbrace{\nabla^2 f(x^k)}_{\text{}} (x^{k+1} - x^k) \approx \nabla f(x^{k+1}) - \nabla f(x^k).$$

$B_{k+1}$  SERÁ SOLUÇÃO DO SISTEMA

$$B_{k+1} (x^{k+1} - x^k) = \nabla f(x^{k+1}) - \nabla f(x^k),$$

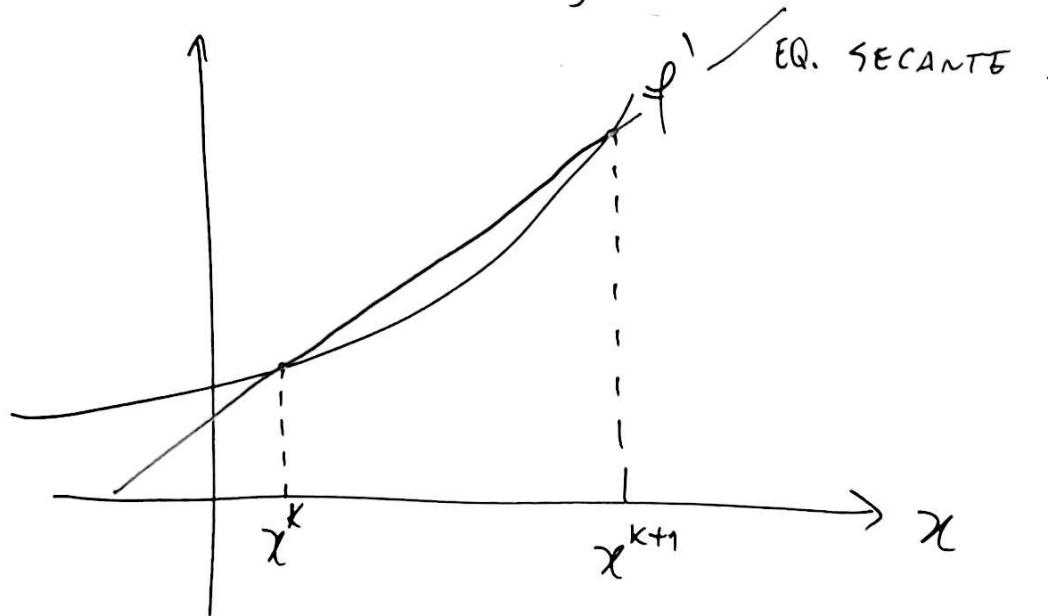
ou

$$B_{k+1} s = y$$

(EQUAÇÃO SECANTE)

ONDE  $s = x^{k+1} - x^k \in y = \nabla f(x^{k+1}) - \nabla f(x^k)$ .

$$m=1$$



TEOREMA: A EQUAÇÃO SECANTE POSSUI SOLUÇÃO EM  $B$ .

PROVA: DEFINIMOS  $g: [0,1] \rightarrow \mathbb{R}^m$  POR

$$g(t) = \nabla f(x^k + t(x^{k+1} - x^k)).$$

PELO TEO. FUNDAMENTAL PARA INTEGRAIS DE LINHA,

$$\int_0^1 \nabla g(t) dt = g(1) - g(0).$$

AGORA,

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

Assim

$$\underbrace{\left[ \int_0^1 \nabla^2 f(x^k + t(x^{k+1} - x^k)) dt \right]}_{\text{MATRIZ } m \times m.} (x^{k+1} - x^k) = g(1) - g(0) \\ = \nabla f(x^{k+1}) - \nabla f(x^k)$$

DESTA FORMA,  $\int_0^1 \nabla^2 f(x^k + t(x^{k+1} - x^k)) dt$  É UMA SOLUÇÃO DA EQUAÇÃO  
1) SECANTE. ▣

---

HÁ VÁRIAS SOLUÇÕES DA EQUAÇÃO SECANTE. UMA  
DELAS É REALIZAR UMA "CORREÇÃO DE POSTO 2":

$$B_{k+1} = B_k + \alpha \mu \mu^t + \beta \nu \nu^t.$$

OBS.: O POSTO DE  $\alpha \mu \mu^t + \beta \nu \nu^t$  É NO MÁXIMO 2.

ESCOLHEMOS  $\mu = y$  E  $\nu = B_k s$ . DAÍ,

$$B_{k+1} = B_k + \alpha y y^t + \beta B_k s s^t B_k \quad (B_k \text{ É SIMÉTRICA})$$

QUEREMOS  $y = B_{k+1} s$  (EQ. SECANTE). ASSIM,

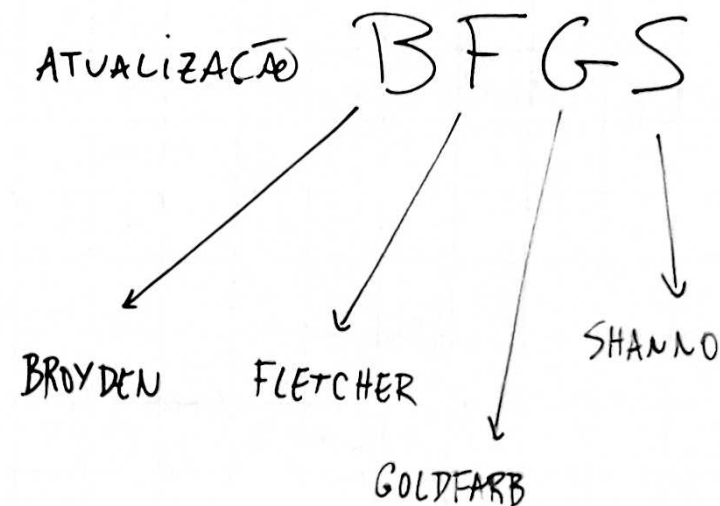
$$y = B_{k+1} s = B_k s + \alpha y (y^t s) + \beta B_k s (s^t B_k s).$$

UMA SOLUÇÃO É

$$\alpha = \frac{1}{y^t s}, \quad \beta = - \frac{1}{s^t B_k s}.$$

OU SEJA,

$$B_{k+1} = B_k + \frac{y y^t}{y^t s} - \frac{B_k s s^t B_k}{s^t B_k s}$$



- BFGS É UMA DAS MAIS UTILIZADAS : ALÉM DAS PROPRIEDADES TEÓRICAS (SIMETRIA / POSITIVIDADE), TEM BOM DESEMPENHO NUMÉRICO EM PROBLEMAS GERAIS.
- 

TEOREMA: SUPONHA QUE  $B_k$  SEJA SIMÉTRICA E DEFINIDA POSITIVA. ENTÃO, SE  $\underline{y^T s} > 0$ ,

- $B_{k+1}$  ESTÁ BEM DEFINIDA ;
- $B_{k+1}$  É SIMÉTRICA ;
- $B_{k+1}$  É DEF. POSITIVA .

PROVA: SE  $B_{k+1}$  É BEM DEFINIDA, É SIMÉTRICA POIS É SOMA DE MATRIZES SIMÉTRICAS. SUPONHA QUE  $B_k$  ESTEJA BEM DEFINIDA, E  $y^t s > 0$  (NA ITERAÇÃO  $k-1$ ). MULTIPLICANDO  $B_k$  POR  $s$  EM AMBOS OS LADOS,

$$s^t B_k s = \cancel{s^t B_{k-1} s^t} + s^t y - \cancel{s^t B_{k-1} s} = s^t y > 0.$$

ASSIM A CONTA PARA A MATRIZ  $B_{k+1}$  É POSSÍVEL, E A ITERAÇÃO BFGS É BEM DEFINIDA.

AGORA, CONSIDERE O PRODUTO  $x^t B_{k+1} x$ :

$$x^t B_{k+1} x = x^t B_k x + \frac{(x^t y)^2}{y^t s} - \frac{(x^t B_k s)^2}{s^t B_k s}$$



$$= \frac{(x^t y)^2}{y^t s} + \frac{(s^t B_k s)(x^t B_k x) - (x^t B_k s)^2}{s^t B_k s}$$

COMO  $B_k$  É DEFINIDA POSITIVA,  $B_k$  POSSUI DECOMPOSIÇÃO DE CHOLESKY

$$B_k = G G^t$$

ASSIM,

$$s^t B_k s = (s^t G)(G^t s) = \|\underline{G^t s}\|^2,$$

$$x^t B_k x = (x^t G)(G^t x) = \|\underline{G^t x}\|^2 \in$$

$$x^t B_k s = (x^t G)(G^t s) = (\underline{G^t x})^t (\underline{G^t s})$$

DE CAUCHY-SCHWARTZ OBTENEMOS

$$(G^t x)^t (G^t s) \leq \|G^t x\|^2 \cdot \|G^t s\|^2.$$

OU SEJA,

$$(x^t B_k x)(s^t B_k s) - (x^t B_k s)^2 \geq 0. \quad (*)$$

ASSIM,

$$x^t B_{k+1} x \geq 0 \quad (B_{k+1} \text{ É SEMI-DEF. POSITIVA}).$$

$$\text{AGORA, } \underline{x^t B_{k+1} x = 0} \Rightarrow x^t y = 0 \quad \underline{(*) = 0}.$$

SABEMOS QUE  $(*)$  SÓ SE REALIZA COMO IGUALDADE SE  $G^t x$  E  $G^t s$  FOREM COLINEARES. ISTO É,  $G^t x = \mu G^t s$ . COMO  $G^t$  É INVERSÍVEL (POIS É O FATOR DE CHOLESKY DE  $B_k$ ), ENTÃO  $x = \mu s$ .

$$\text{DAI, } \underbrace{x^t y}_{=0} = \mu \underbrace{s^t y}_{>0 \text{ (HIP)}} \Rightarrow \mu = 0 \Rightarrow x = 0.$$

OU SEJA,

$$x^t B_{k+1} x > 0, \quad \forall x \neq 0.$$

( $B_{k+1}$  é DEF. POSITIVA). ~~Q.E.D.~~

OBS.: O TEOREMA DIZ QUE  $B_k$  DEF. POSIT. / SIMÉTRICA

$\Rightarrow B_{k+1}$  DEF. POSIT. / SIMÉTRICA (SE  $y^t y > 0$ ).

INICIAMOS ENTÃO  $B_0 = I$  (IDENTIDADE).

CASO ACONTEÇA DE  $y^t \neq 0$ , A ATUALIZAÇÃO  
BFGS PODE NÃO SER BEM DEFINIDA OU NÃO SER  
DEF. POSITIVA. SOLUÇÃO: CAMBIARRA:

TROCAR  $y$  POR

$$\hat{y} := \theta y + (1 - \theta) B_k \lambda$$

PARA UM  $\theta \in (0, 1]$  ADEQUADO.

- $\theta = 1 \Rightarrow$  BFGS USUAL

- $\theta \approx 0 \Rightarrow \hat{y}^t \lambda = \theta \underbrace{(y^t \lambda)}_{> 0} + (1 - \theta) \underbrace{\lambda^t B_k \lambda}_{> 0}$  TEM DE A FICAR POSITIVO.

PROBLEMA: SE  $\theta < 1$ , A EQUAÇÃO SECANTE PODE FALHAR ( $B_{k+1} \lambda \neq \hat{y}$ ).