

ANÁLISIS APLICADO

PROYECTO I

CONDICIONES PARA ENTREGAR EL PROYECTO

1. Cada equipo debe tener de 2 a 3 miembros.
Por correo electrónico deben registrar el equipo con los nombres de los miembros y el nombre de la función que van a optimizar. Si la función ya esta tomada de otro equipo, entonces les tengo que pedir que escogen otra.
2. Fecha de entrega: [Domingo 13 de Octubre a las 23:55 en comunidad.itam.](#)
3. Resolver las tareas abajo.
4. Entregar el código completo en un archivo comprimido de formato `.zip`.
Este debe incluir
 - las funciones `pDogleg.m`, `pCauchy.m`, `mRC1.m` y `mRC2.m`. En cualquier caso van a aproximar (o evaluar) gradientes y hessianas. Hay que entregar esas funciones, también.
 - Para cada tabla de resultados en su documentación un *script* que reproduce el los números en la tabla.
 - Para cada gráfica en su documentación un *script* que reproduce la gráfica desde el mismo punto de vista. Ver `help view`.

El código de los métodos tiene que respetar las correcciones puestas en el README (ver comunidad.itam.).
5. Entregar un documento en formato `.pdf` que junta y comenta los resultados obtenidos. No quiero código en el documento.

EL PROYECTO

1. Escribir funciones en MatLab u Octave.

Parámetros centrales:

$$\eta = 0.1, \quad \text{tol} = 10^{-5}, \quad \Delta_{\max} = 1.5.$$

Los comentarios están en Inglés, pues MatLab no me acepta acentos.

- Una función que calcula el punto *dogleg*:

```
function [p] = pDogLeg( B, g, delta )
% In : B      ... an s.p.d. matrix that approximates the hessian of f in xk
%      g      ... (vector) gradient of f in xk
%      delta ... trust region radius
%
% Out: p      ... The dogleg point
```

- Una función que calcula el punto de *Cauchy*:

```
function [pC] = pCauchy( B, g, delta )
% In : B      ... (symmetric matrix) approximates the hessian of f in xk
%      g      ... (vector) gradient of f in xk
%      delta ... trust region radius
%
% Out: pC     ... The Cauchy point
```

- Una función que implementa el siguiente método de región de confianza.

Este método debe usar el punto de *Cauchy* y para el modelo cuadrático se usa $B_k \stackrel{\text{def}}{=} \nabla^2 f(\mathbf{x}_k)$.

```
function [x, msg] = mRC1( f, x0, itmax )
% Trust region method using the Cauchy point.
%
% In : f      ... (handle) function to be optimized
%      x0     ... (vector) initial point
%      itmax  ... (natural number) upper bound for number of iterations
%
% Out: x      ... (vector) last approximation of a stationary point
%      msg    ... (string) message that says whether (or not) a minimum was found
```

- Una función que implementa el siguiente método de región de confianza.

Este método debe usar el punto *dogleg*. Para asegurar que la hessiana B_k del modelo cuadrático siempre es s.p.d. la definimos de la siguiente manera (en cada paso): Usando `eigs` se determina solamente el eigenvalor más chico, i.e., $\lambda_1 \stackrel{\text{def}}{=} \lambda_{\min}(\nabla^2 f(\mathbf{x}_k))$. Después, se usa

$$B_k \stackrel{\text{def}}{=} \begin{cases} \nabla^2 f(\mathbf{x}_k) & , \text{ si } \lambda_1 > 0 \\ \nabla^2 f(\mathbf{x}_k) + sI & , \text{ si } \lambda_1 \leq 0 \end{cases} \quad \text{donde} \quad s \stackrel{\text{def}}{=} 10^{-12} - \frac{9}{8}\lambda_1.$$

```
function [x, msg] = mRC2( f, x0, itmax )
% Trust region method using the dogleg point.
% Same arguments and results as the mRC1 method.
```

- ★ Para definir la respuesta `msg` se debe ver si el eigenvalor mínimo de $\nabla^2 f$ es no-negativo (`help eigs`). Alternativamente, pueden hacer que MatLab intente sacar una factorización Cholesky (`help chol`), pero deben usar `try`, `catch`, `end`.

2. Tareas (aplicar su código).

2.1. *Dibujar.* Sea $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ y el punto inicial \mathbf{x}_0 cerca de un mínimo local \mathbf{x}^* . La matriz Hessiana en \mathbf{x}_0 sea simétrica y (semi-)definida positiva. Escoge una región de confianza con $\Delta > 0$. Dibuje la gráfica en \mathbb{R}^3 del modelo cuadrático en la región de la confianza. Además, usando las funciones `pDogLeg`, `pCauchy` dibuje los tres direcciones *Newton*, *Cauchy*, *dogleg*.

Ayuda 1: ver ejemplo `exampleCircular.m`, semana 7.

Ayuda 2: usar `quiver3(0,0,0, 1,2,0, 0)`; para hacer un vector del origen $(0,0,0)^T$ que apunta a $(1,2,0)^T$ y para verlo en el plano $z = 0$ use `view(2)`;

2.2. *Iteraciones y error.* Para su función escoge un punto inicial tal que $\|\mathbf{x}_0 - \mathbf{x}^*\|_2 > \Delta_{max}$ y en el cual la función tiene una Hessiana no positiva definida. En el caso, que la función es globalmente convexa, escoge una distancia mayor que $3\Delta_{max}$. Después, haga una tabla con el número de iteraciones que se tardaron los dos métodos.

Además, en el caso que la solución óptima es conocida mide el error de la aproximación final.

2.3. *Visualizar el proceso.* Haz una gráfica similar a las en el Lab. 2 para visualizar el camino que tomo la iteración.

Ayuda: ver ejemplo `scrLevelSet.m`, semana 2.