#### Proyecto de Optimización Numérica Método de Punto Interior

#### 1. Introducción

Considere el problema

Minimizar 
$$(1/2)x^TQx^T + c^Tx$$
  
sujeto a  $Ax \ge b$  (1)

donde  $Q \in \mathbb{R}^{nxn}$  es simétrica y positiva definida,  $A \in \mathbb{R}^{mxn}$ , ,  $c, x \in \mathbb{R}^n$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$ . Suponemos que  $\{x \in \mathbb{R}^n : Ax > b \} \neq \emptyset$ .

Las condiciones necesarias de primer orden para un mínimo local de (1) son

$$F(x, \lambda, \mu, z) = \begin{pmatrix} Qx - A^T \mu + c \\ Ax - y - b \\ YUe \end{pmatrix} = 0, \quad (y, \mu) \ge 0, \tag{2}$$

donde  $U = diag(\mu), \ Y = diag(y)$  y  $e = (1, 1, ..., 1)^T \in \mathbb{R}^m$ .

**Definición**. La trayectoria central asociada al problema (1) es el conjunto de puntos  $(x_{\eta}, y_{\eta}, \mu_{\eta})$  con  $\eta > 0$  tales que

$$F(x_{\eta}, y_{\eta}, \mu_{\eta}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \eta e \end{pmatrix}, (y_{\eta}, \mu_{\eta}) > 0.$$
 (3)

Se puede demostrar que existe  $\eta^*>0$  tal que para cada  $\eta\in(0,\ \eta^*)$  la solución en (3) es única.

La idea en puntos interiores es usar el método de Newton para aproximar una solución de (3) tratando de que la actualización en  $y_{\eta}$  y  $\mu_{\eta}$  sean positivas.

## 2. El paso de Newton

La ecuación lineal a resolver en el método de Newton aplicado a (3) es

$$\begin{pmatrix} Q & 0 & -A^T \\ A & -I_m & 0 \\ 0 & U & Y \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \\ \Delta \mu \end{pmatrix} = -\begin{pmatrix} r_x \\ r_y \\ r_\mu \end{pmatrix}, \tag{4}$$

donde 
$$r_x = Qx - A^T \mu + c$$
,  $r_y = Ax - y - b$ ,  $r_\mu = YUe - \eta e$ .

Bajo las hipótesis iniciales, la matriz en (4) es no singular. La solución numérica de (4) no usa factorizaciones sobre la matriz del sistema por dos razones: la dimensión es muy grande y se llenarían entradas que son cero.

En la segunda ecuación lineal se obtiene

$$A\Delta x - \Delta y = -r_y,$$

es decir

$$\Delta y = A\Delta x + r_y.$$

Notemos que  $(y,\;\mu)>0$ entonces la última ecuación lineal es

$$U\Delta y + Y\Delta \mu = -r_{\mu}.$$

es decir

$$\Delta \mu = -Y^{-1}(U\Delta y + r_{\mu}).$$

Después de manipulaciones algebraicas el sistema lineal se reduce a:

$$(Q + A^{T}Y^{-1}UA)\Delta x = -(r_x + A^{T}Y^{-1}Ur_y + Y^{-1}r_{\mu}).$$
 (5)

Como la matriz Q es simétrica, definida positiva se concluye que la matriz en (5) es simétrica y definida positiva. Numéricamente el sistema lineal (5) puede resolverse con factorización de Cholesky o gradiente conjugado cuando n es muy grande y la matriz es rala.

Las incógnitas  $\Delta y$  y  $\Delta \mu$  se obtienen con las fórmulas usadas arriba.

El sistema lineal (5) corresponde a las condiciones necesarias de primer orden del problema cuadrático

Minimizar 
$$(1/2)\Delta x^T(Q + A^TY^{-1}UA)\Delta x + (r_x + A^TY^{-1}Ur_y + Y^{-1}r_\mu)^T\Delta x$$

### 3. Recorte de paso

Una vez obtenida la solución del sistema lineal en (4), se determina  $\alpha \in (0,1]$  tal que  $y_+ = y + \alpha \Delta y > 0$ , y  $\mu_+ = \mu + \alpha \Delta \mu > 0$ .

Defina para cada k = 1, ..., m, los valores

$$\gamma_k = \begin{cases} 1 & \text{si } \Delta y_k \ge 0 \\ -(y_k/\Delta y_k) & \text{si } \Delta y_k < 0 \end{cases}$$

У

$$\beta_k = \begin{cases} 1 & \text{si } \Delta \mu_k \ge 0 \\ -(\mu_k/\Delta \mu_k) & \text{si } \Delta \mu_k < 0. \end{cases}$$

Sea  $\hat{\alpha} = \min \{ \{ \beta_k \mid k = 1, ..., m \} \bigcup \{ \gamma_k \mid k = 1, ..., m \} \}.$ 

Finalmente tomamos  $\alpha = (0.995) * min(1, \hat{\alpha})$  y actualizamos

$$(x, y, \mu)_+ = (x, y, \mu) + \alpha(\Delta x, \Delta y, \Delta \mu).$$

## 4. El parámetro $\eta$

Para el iterando actual  $(x, y, \mu)$  se considera el promedio

$$\hat{\eta} = \frac{y^T \mu}{m},$$

que es el promedio de las condiciones de complementaridad

$$y_k \mu_k = 0, \ k = 1, ..., \ m.$$

El valor del parámetro de perturbación se define como

$$\eta = \sigma \hat{\eta}, \text{ donde } \sigma \in [0, 1].$$

Notemos que  $\sigma = 0$  determina en (3) las condiciones necesarias de primer orden para un mínimo local.

## 5. Criterio de paro

El criterio de parar en el programa será

$$||F(x, y, \mu)||_2 \le tol,$$

donde tol es una tolerancia determinada, por ejemplo,  $tol = 10^{-8}$ .

Es posible incorporar un contador para saber cuantos sistemas lineales se resuelven en el método. Sea maxiter el número máximo de iteraciones permitidas y cinter el contador de las iteraciones. Se inicia con cinter = 0 y se incrementa como cinter = cinter + 1 en la parte iterativa.

#### 6. Punto inicial

Se requiere un punto inicial  $(x^0, y^0, \mu^0)$  tal que  $y^0 > 0$  y  $\mu^0$ . Los vectores iniciales pueden ser  $\mu^0 = y^0 = (1, ..., 1)^T \in \mathbb{R}^m$ .

Para obtener un  $x^0 \in \mathbb{R}^n$  tal que Ax > b se fija  $\epsilon > 0$  y se plantea el problema

Min 
$$e^T z$$
  
s. a.  $Ax + \epsilon e - z = b$   
 $z \ge 0$ ,

buscando que en el valor óptimo sea  $e^T z * = 0$ .

## 7. Programación

Escriba una función en MATLAB de la forma function  $[x, y, \mu] = punintpc(Q, A, c, b)$ 

% Resuelve el problema cuadrático por el método de punto interior.

Las variantes de programación son las siguientes:

- a) Se resuelve una iteración para el método de Newton para cada valor de  $\eta$  y se reduce el valor acorde a  $\sigma * (\mu_+^T y_+/m)$ .
- b) (método predictor-corrector) Se hace un paso de predicción con  $\sigma=0$  y

después un paso de correción con  $\sigma > 0$ .

#### 8. Problema

Sea  $X \in \mathbb{R}^{rxp}$  tal que  $X_{ij} \geq 0$  para todo par (i, j).

Fijamos  $k \in \mathbb{N}$  tal que k << r y k << p, se considere el problema

Minimizar 
$$||X - WH||_F^2$$
  
Sujeto a  $W_{rxk} \ge 0$  (6)  
 $H_{kp} \ge 0$ .

El problema (6) se conoce como factorización no negativa de una matriz y tiene diferentes aplicaciones en procesos de imágenes y análisis de texto.

La factorización no negativa tiene varios mínimos locales y es un problema no lineal en las variables W y H.

Una forma de aproximar un mínimo local es el descenso en dos pasos que :

**Paso 1.-** ] Sean  $W_0 \in \mathbb{R}^{rxk}$ ,  $H_0 \in \mathbb{R}^{kxp}$  tales que  $W \geq 0$ ,  $H \geq 0$ . Hacer  $k \leftarrow 0$ .

Paso 2.- Para k = 0, 1, ..., hacer

1. Resuelve el problema

Minimizar 
$$||X - W_k H||_F^2$$
  
Sujeto a  $H \ge 0$ . (7)

Sea  $H_{k+1}$  la única solución.

2. Resuelve el problema

Minimizar 
$$||X - W H_{k+1}||_F^2$$
  
Sujeto a  $W \ge 0$ . (8)

Sea  $W_{k+1}$  la única solución.

 $3. k \leftarrow k+1$ 

#### 4. Ir a Paso 2

#### Fin

Notar que los problema (7) y (8) son problemas cuadráticos.

Sean  $X_{*j}$  y  $H_{*j}$  las columnas j-ésima de X y H respectivamente.

Se tiene que la función objetivo de (7) es

$$||X - W_k H||_F^2 = \sum_{j=1}^p ||X_{*j} - W_k H_{*j}||_2^2.$$

De donde el problema (7) son p problemas cuadráticos de la forma

Minimizar 
$$||X_{*j} - W_k H_{*j}||_2^2$$
  
Sujeto a  $H_{*j} \ge 0$ , (9)

para  $j = 1, \ldots, p$ .

Similarmente el problema (8) se convierte en r problemas cuadráticos :

Minimizar 
$$||X_{i*} - W_{i*} H_{k+1}||_2^2$$
  
Sujeto a  $W_{i*} \ge 0$ . (10)

para  $i = 1, \ldots, r$ .

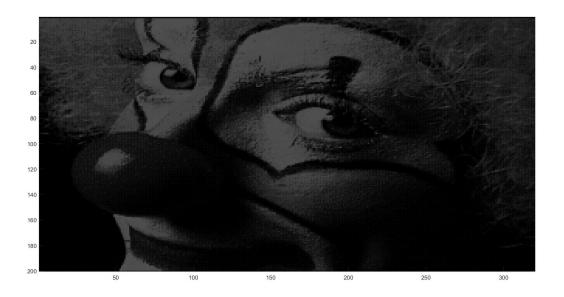
## 9. Proyecto

El proyecto consiste en:

- 1. Programar el método de puntos interiores para programación cuadrática (1).
- 2. Programar en Matlab el método del descenso en dos pasos. function [W, H] = descenso2pasos(X, k)

3. En un script, **payaso.m**, usar la imagen del payaso en Matlab: load clown mapcolor('gray') image(X)

Para obtener la gráfica



X es una matriz de 200x320. Resolver el problema de descenso en dos pasos con diferentes valores de  $k=5,\ 20,\ 30,\ 60,\ 80,\ reportando las imágenes obtenidas.$ 

# 10. Qué Entregar

- 1. Fecha: jueves 8 de octubre de 2020.
- 2. Equipos de a lo más de tres alumnos.
- 3. Enviar por TEAMS, punintpc.m, descenso2pasos.m, payaso.m, clown.mat. Las imágenes de su resultado final.

- 4. Comparen sus resultados ahora con **quadprog.m**, obteniendo las imágenes correspondientes y muestre los timepos de máquina de ambas estrategias.
- 5. Programas debidamente documentados.