Métodos Numéricos

Segundo cuatrimestre 2014Taller 1

Image denoising: Eliminando ruido en imágenes



Introducción

Un problema típico que se encuentra al trabajar con imágenes digitales es la existencia de "ruido" en las mismas. En pocas palabras, podemos decir que el ruido ocurre cuando el valor de uno o más píxeles de la imagen, no se corresponden con la realidad. La mayoría de las veces, esto se debe a la calidad del equipo electrónico utilizado para tomar las fotografías, o bien a posibles perturbaciones introducidas al momento de transmitir la información. Un caso muy común de imágenes con ruido son las fotografías satelitales.

Una forma de corregir (o reducir) este fenómeno en las imágenes es mediante la aplicación de filtros, con el objetivo de suavizar las mismas para obtener resultados más cercanos a la realidad. Hoy en día, existen muchas técnicas de filtrado de imágenes, y muchas de ellas están basadas en modelos matemáticos que en general se resuelven mediante métodos numéricos.

Se puede pensar el problema de filtrar una imagen con ruido como la minimización del siguiente funcional:

$$\Pi = \int_{\Omega} \frac{\lambda}{2} \left| u - \tilde{u} \right|^2 + \frac{1}{2} \|\nabla u\|^2 d\Omega, \tag{1}$$

donde $u: \Omega \subset \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ describe la imagen filtrada y $\tilde{u}: \Omega \subset \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ la imagen a filtrar (con ruido). De esta manera, el primer término pesa cuanto ruido tiene \tilde{u} y el segundo pesa la suavidad de la imagen obtenida. La constante λ controla la importancia relativa de los dos términos.

La minimización del funcional de la ecuación (1) da lugar a la siguiente ecuación diferencial:

$$\lambda \left(u - \tilde{u} \right) - \left(\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} \right) = 0. \tag{2}$$

La solución de la ecuación (2) que representa la imagen filtrada se puede aproximar de manera discreta utilizando el método de diferencias finitas, lo cual conduce al siguiente sistema de ecuaciones:

$$\lambda u_{i,j} - (u_{i-1,j} + u_{i+1,j} + u_{i,j-1} + u_{i,j+1} - 4u_{i,j}) = \lambda \tilde{u}_{i,j}$$
(3)

donde ahora $u, \tilde{u}: \Omega \subset \mathbb{Z}^2 \to [0...255]$ son la versiones discretas de la imagen filtrada y la imagen original, respectivamente. Viendo la imagen u como una matriz, i, j son los índices de fila y columna de cada elemento (píxel) de la matriz, donde el 0 es representado por el color negro y el 255 por el blanco¹.

Mediciones

Una forma de medir la calidad visual de las imágenes filtradas, es a través del PSNR (*Peak Signal-to-Noise Ratio*). EL PSNR es una métrica "perceptual" (acorde a lo que perciben los humanos) y nos da una forma de medir la calidad de una imagen perturbada, siempre y cuando se cuente con la imagen original. Cuanto mayor es el PSNR mayor es la calidad de la imagen. La unidad de medida es el decibel (db) y se considera que una diferencia de 0.5 db ya es notada por la vista humana. El PSNR se define como:

$$PSNR = 10 \cdot \log_{10} \left(\frac{MAX_u^2}{ECM} \right)$$

¹Este modelo de filtrado de imágenes se puede extender a imágenes color RGB, repitiendo el proceso descripto para cada componente de color.

donde MAX_u define el rango máximo de la imagen (para nuestro caso sería 255) y ECM es el error cuadrático medio, definido como:

$$\frac{1}{N} \sum_{i,j} (u_{i,j}^0 - u_{i,j})^2$$

donde N es la cantidad de píxeles de la imagen, u^0 es la imagen original y u es la imagen perturbada (o en nuestro caso, la imagen recuperada).

Enunciado

El objetivo principal de este taller es implementar un programa para eliminar (o reducir) el ruido en imágenes digitales. Para ello, el programa deberá tomar como entrada una imagen (supuestamente con ruido) y resolver la ecuación (2) por el método de diferencias finitas (resolviendo el sistema de ecuaciones dado por las ecuaciones (3)). Finalmente, el programa deberá devolver la versión filtrada de la imagen.

Ejercicios:

- 1. Repasar la definición de factorización LU y matriz Simétrica Definida Positiva (SDP).
- 2. ¿Es cierto que toda matriz simétrica es SDP?. Y si tengo una matriz definida positiva, ¿entonces es simétrica? Demostrar o dar un contraejemplo.
- 3. Rellenar el archivo Taller1.m para verificar que la matriz del sistema propuesto tiene factorización LU, usando para esto el ejercicio 7 de la práctica 2.
- 4. ¿Es cierto que si una matriz es inversible entonces tiene factorización LU?. Y si tengo una matriz que tiene factorización LU, ¿entonces es no singular? Demostrar o dar un contraejemplo.
- 5. Enunciar un método basado en vectores aleatorios para mostrar que una matriz no es simétrica positiva o para ganar más confianza en que sí lo es. Rellenar el archivo TALLER1.m utilizando dicho método.
- 6. Rellenar el archivo Taller1.m para verificar que el sistema propuesto cumple con el ejercicio 7 de la práctica 3.
- 7. Rellenar el archivo CholfromLU.m para que tome una matriz A y devuelva la matriz L correspondiente a su factorización de Cholesky. En este caso se comienza teniendo la factorización LU de A y se quiere generar la factorización de Cholesky. Se debe incluir código para chequear la factorización con respecto al comando *chol* de Matlab.
- 8. Rellenar el archivo CholfromBlocks.m para que tome una matriz A y devuelva la matriz L correspondiente a su factorización de Cholesky. En este caso se comienza teniendo la factorización de Cholesky de la submatriz principal de A que omite la última fila y la última columna, y se quiere generar la factorización de Cholesky. Se debe incluir código para chequear la factorización con respecto al comando *chol* de Matlab.

Evaluación:

- Coloquio con los docentes durante la clase
- En caso de no asistir a clase, se debe entregar la resolución del taller (código + mini-informe) hasta el Viernes 12 de Septiembre.