

Tema 0. Análisis Matricial

Algoritmos, Notación, Evaluación, Ejemplos

Bibliografía:

“Matrix Computations”. G.Golub & C. Van Loan. Baltimore ; London : Johns Hopkins University Press, 1996 (u otra edición del libro)

Lecturas recomendadas:

“Matrix Computations”. G.Golub & C. Van Loan.

Capítulo 1. Puntos 1.1, 1.2 y 1.3

Capítulo 2. Puntos 2.1, 2.2, 2.3 y 2.4

Escalares, Vectores y Matrices: Notación

- Escalares: suelen representarse por letras griegas o con subíndices.

$$\alpha \in \mathfrak{R}, \quad \beta \in \mathcal{C}, \quad a_{ij} \in \mathfrak{R}$$

- Vectores: suelen representarse con letras latinas minúsculas

$$a \in \mathfrak{R}^n \quad \text{o} \quad a \in \mathfrak{R}^{n \times 1} \quad a = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \quad b^T = [b_1 \quad b_2 \quad \dots \quad b_n]$$

Escalares, Vectores y Matrices: Notación

Matrices: suelen representarse con letras latinas mayúsculas

$$A \in \mathfrak{R}^{m \times n} \quad A = (a_{ij}) \text{ con } a_{ij} \in \mathfrak{R} \quad A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

Partición de Matrices por filas y columnas:

$$A \in \mathfrak{R}^{m \times n} \text{ puede expresarse como } A = \begin{bmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \dots \\ a_m^T \end{bmatrix} \text{ o como } B = [b_1 \quad b_2 \quad \dots \quad b_n]$$

Operaciones básicas

- Producto escalar

$$a, b \in \mathbb{R}^m: \quad \alpha = a^T b = \sum_{i=1}^m a_i b_i \in \mathbb{R}$$

- Operación saxpy

$$x, y \in \mathbb{R}^m, \alpha \in \mathbb{R}: \quad z = \alpha x + y \in \mathbb{R}^m$$

$$\Rightarrow z_i = \alpha x_i + y_i, i = 1, 2, \dots, m$$

Operaciones básicas

- Producto Matriz-Vector

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^n: \quad x = Ab \in \mathbb{R}^m$$

$$x = Ab = \begin{bmatrix} a_1^T b \\ a_2^T b \\ \vdots \\ a_m^T b \end{bmatrix} \quad \text{con } A = \begin{bmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_m^T \end{bmatrix}$$

$$x = Ab = b_1 A_1 + b_2 A_2 + \dots b_n A_n \quad \text{con } A = [A_1 \quad A_2 \quad \dots \quad A_n] \quad \text{y } b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

Operaciones básicas

- Producto Matriz-Matriz

$$A \in \mathfrak{R}^{m \times r}, B \in \mathfrak{R}^{r \times n}: \quad C = AB = [C_{ij}] = \left[\sum_{k=1}^r A_{ik} B_{kj} \right] \in \mathfrak{R}^{m \times n}$$

$$C = AB = \begin{bmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_m^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & \dots & b_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1^T B \\ a_2^T B \\ \vdots \\ a_m^T B \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1^T b_1 & a_1^T b_2 & \dots & a_1^T b_n \\ a_2^T b_1 & a_2^T b_2 & \dots & a_2^T b_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_m^T b_1 & a_m^T b_2 & \dots & a_m^T b_n \end{bmatrix}$$


$$C = AB = [Ab_1 \quad Ab_2 \quad \dots \quad Ab_n]$$

Operaciones básicas

- Actualización de rango l o k de una matriz

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^{m \times 1}, c^T \in \mathbb{R}^{1 \times n}: E = A + bc^T = A + \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 & c_2 & \dots & c_n \end{bmatrix} \Rightarrow$$

$$[E_{ij}] = [A_{ij} + b_i c_j] \in \mathbb{R}^{m \times n}$$


$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, B \in \mathbb{R}^{m \times k}, C \in \mathbb{R}^{k \times n}: E = A + BC = [E_{ij}] = \left[A_{ij} + \sum_{s=1}^k B_{is} C_{sj} \right] \in \mathbb{R}^{m \times n}$$


Algoritmos: Notación

Producto escalar

$$a, b \in \mathbb{R}^m: \alpha = a^T b \in \mathbb{R}$$

$$\alpha = 0$$

Para $i = 1, 2, \dots, m$

$$\alpha = \alpha + a_i b_i$$

FinPara

Producto matriz-vector

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^n, 0 \in \mathbb{R}^m: x = Ab \in \mathbb{R}^m$$

$$x = 0$$

Para $i = 1, 2, \dots, m$

Para $j = 1, 2, \dots, n$

$$x_i = x_i + A_{ij} b_j$$

FinPara

FinPara

Producto de una matriz triangular superior por una inferior

$$L, U \in \mathbb{R}^{m \times m}: \text{Calcular } UL$$

L es triangular inferior y U triangular superior

Para $i = 1, 2, \dots, m$

Para $j = 1, 2, \dots, m$

$$C_{ij} = 0$$

Para $k = \max(i, j), \max(i, j) + 1, \dots, m$

$$C_{ij} = C_{ij} + U_{ik} * L_{kj}$$

FinPara

FinPara

FinPara

Evaluación de los algoritmos. Concepto de Flop

- Flop: Operación elemental en coma flotante {+,-,*,/}**
Permite evaluar algoritmos

Producto matriz-vector

$a \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^n, 0 \in \mathbb{R}^m: x = Ab \in \mathbb{R}^m$
 $x = 0$
Para $i = 1, 2, \dots, m$
 Para $j = 1, 2, \dots, n$
 $x_i = x_i + A_{ij}b_j$
 FinPara
FinPara

$T_1 = 2mn \text{ Flops}$

Resolución de un sistema triangular

$Ux = b, U \in \mathbb{R}^{n \times n}, b \in \mathbb{R}^n$
Para $j = n, n-1, \dots, 1$
 $x_j = b_j / U_{jj}$
 Para $i = 1, 2, \dots, j-1$
 $b_i = b_i - U_{ij}x_j$
 FinPara
FinPara

$T_1 \approx n^2 \text{ Flops}$

Aproximaciones

$$\sum_{i=1}^n i \approx \frac{n^2}{2}$$

$$\sum_{i=1}^n i^2 \approx \frac{n^3}{3}$$

Organización de los algoritmos matriciales por niveles

- Concepto de nivel: clase de algoritmos que contienen operaciones con el mismo número de Flops (en términos de orden superior) y hacen uso de una cantidad de memoria proporcional al número de Flops:
- Nivel 1: Algoritmos de complejidad $O(n)$
- Nivel 2: Algoritmos de complejidad $O(n^2)$ o $O(mn)$
- Nivel 3: Algoritmos de complejidad $O(n^3)$ o $O(m^2n)$

Organización de los algoritmos matriciales por bloques

- La organización por bloques de las matrices suele dar lugar a algoritmos más eficientes
- Se usa especialmente en algoritmos de nivel 3

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2r} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{s1} & A_{s2} & \dots & A_{sr} \end{bmatrix}$$

con $r = n/tb_1$ y $s = m/tb_2$ y $A_{ij} \in \mathbb{R}^{tb_1 \times tb_2}$

Organización de los algoritmos matriciales por bloques

- La multiplicación de matrices por bloques sigue las mismas pautas que con matrices de escalares, respetando la coherencia de los bloques multiplicando:

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1q} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2q} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{p1} & A_{p2} & \dots & A_{pq} \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} & \dots & B_{1t} \\ B_{21} & B_{22} & \dots & B_{2t} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ B_{q1} & B_{q2} & \dots & B_{qt} \end{bmatrix}$$

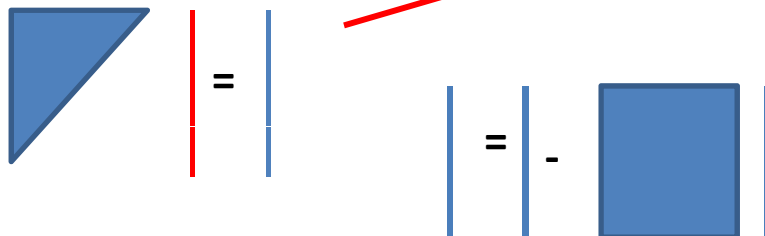
$$C = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} & \dots & C_{1t} \\ C_{21} & C_{22} & \dots & C_{2t} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ C_{p1} & C_{p2} & \dots & C_{pt} \end{bmatrix}, \text{ con } C_{ij} = \sum_{k=1}^q A_{ik} B_{kj}, \quad i = 1, 2, \dots, p \quad ; \quad j = 1, 2, \dots, t$$

- Ejemplo: Resolución por bloques de un sistema de ecuaciones triangular superior**

$$\begin{bmatrix} U_{11} & U_{12} & \dots & U_{1q} \\ & U_{22} & \dots & U_{2q} \\ & & \dots & \\ & & & U_{qq} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_q \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_q \end{bmatrix} \Rightarrow \left\{ \begin{bmatrix} U_{11} & U_{12} & \dots & U_{1,q-1} \\ & U_{22} & \dots & U_{2,q-1} \\ & & \dots & \\ & & & U_{q-1,q-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_{q-1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} U_{1q} \\ U_{2q} \\ \dots \\ U_{q-1,q} \end{bmatrix} x_q = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_{q-1} \end{bmatrix} \right. \\ U_{qq}x_q = b_q$$

$$\begin{bmatrix} U_{11} & U_{12} & \dots & U_{1,q-1} \\ & U_{22} & \dots & U_{2,q-1} \\ & & \dots & \\ & & & U_{q-1,q-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_{q-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_{q-1} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} U_{1q} \\ U_{2q} \\ \dots \\ U_{q-1,q} \end{bmatrix} x_q$$

Para $j = q, q-1, \dots, 1$
 Resolver $U_{jj}x_j = b_j$
Para $i = 1, 2, \dots, j-1$
 $b_i = b_i - U_{ij}x_j$
FinPara
FinPara



Algebra lineal

- Dependencia e independencia lineal

Un conjunto de vectores $\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$, con $a_i \in \mathfrak{R}^m$, es linealmente independiente si

$$\sum_{j=1}^n \alpha_j a_j = 0 \Rightarrow \alpha_j = 0, \forall j$$

En otro caso, existe una combinación lineal $\sum_{j=1}^n \alpha_j a_j = 0$ con algún $\alpha_j \neq 0$,

el conjunto es linealmente dependiente

- Subespacios en

Dado un conjunto de vectores $\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$, con $a_i \in \mathfrak{R}^m$,

$$\text{se denomina } \text{span}\{a_1, a_2, \dots, a_n\} = \left\{ \sum_{j=1}^n \beta_j a_j, \text{ con } \beta_j \in \mathfrak{R} \right\}$$

Este conjunto es un subespacio de \mathfrak{R}^m

- Base de un subespacio:

$\{a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_k}\}$, con $a_{i_j} \in \mathfrak{R}^m$, es una base de $\text{span}\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ si :

- * es linealmente independiente

- * no está propiamente incluido en ningún otro subconjunto linealmente independiente de $\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$

- * Dado un subespacio cualquiera de \mathfrak{R}^m , siempre existe una base, conjunto de vectores $\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ linealmente independiente, que genera el subespacio $S = \text{span}\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$

- * Todas las bases de un subespacio de \mathfrak{R}^m tienen el mismo cardinal. A este cardinal se le denomina dimensión.

- Espacio rango de A: **range(A)** $A \in \mathfrak{R}^{m \times n}$

$$\text{range}(A) = \{y \in \mathfrak{R}^m : y = Ax \text{ para algún } x \in \mathfrak{R}^n\}$$

Si $A \in \mathfrak{R}^{m \times n}$ se expresa por columnas $A = [a_1 \quad a_2 \quad \dots \quad a_n]$:

$$\text{range}(A) = \text{span}\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$$

- Rango de una matriz: **rank(A)**

$$\text{rank}(A) = \dim(\text{range}(A))$$

- Espacio nulo

$$\text{null}(A) = \{x \in \mathfrak{R}^n : Ax = 0\}$$