Máster Universitario en Computación Paralela y Distribuida Algoritmos Paralelos Matriciales en Ingeniería

Tema 2.

La Descomposición QR. Algoritmos paralelos basados en reflexiones de Householder.

Estabilidad numérica del algoritmo de Householder

The roundoff properties associated with Householder matrices are very favorable. Wilkinson (AEP, pp. 152-62) shows that house produces a Householder vector \hat{v} very near the exact v. If $\hat{P} = I - 2\hat{v}\hat{v}^T/\hat{v}^T\hat{v}$ then

$$||\hat{P} - P||_2 = O(\mathbf{u})$$

Moreover, the computed updates with \hat{P} are close to the exact updates with P:

$$fl(\hat{P}A) = P(A + E) ||E||_2 = O(\mathbf{u}||A||_2)$$

$$fl(A\hat{P}) = (A + E)P \quad ||E||_2 = O(\mathbf{u}||A||_2)$$

If
$$A=Q_1R_1$$

the corresponding result for the Householder approach is

$$\hat{Q}_1^T \hat{Q}_1 = I + E_H \quad ||E_H||_2 \approx u$$
.

Estabilidad numérica del algoritmo de Givens

Las propiedades de error de las rotaciones de Givens son tan buenas como las de Householder.

We offer some remarks about the propagation of roundoff error in algorithms that involve sequences of Householder/Givens updates. To be precise, suppose $A = A_0 \in \mathbb{R}^{m \times n}$ is given and that matrices $A_1, \ldots, A_p = B$ are generated via the formula

$$A_k = fl(\hat{Q}_k A_{k-1} \hat{Z}_k) \qquad k = 1:p$$

Assume that the above Householder and Givens algorithms are used for both the generation and application of the \hat{Q}_k and \hat{Z}_k . Let Q_k and Z_k be the orthogonal matrices that would be produced in the absence of roundoff. It can be shown that

$$B = (Q_p \cdots Q_1)(A + E)(Z_1 \cdots Z_p),$$
 (5.1.11)

where $||E||_2 \le c\mathbf{u}||A||_2$ and c is a constant that depends mildly on n, m, and p. In plain English, B is an exact orthogonal update of a matrix near to A.

Descomposición QR basada en Givens: Casos especiales

Reducción a la forma triangular superior de una matriz de Hessenberg superior

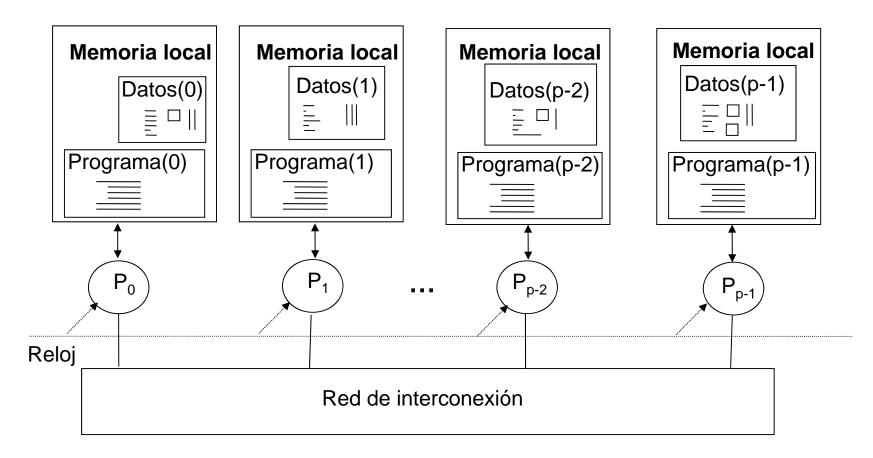
Reducción a la forma triangular superior de una matriz tridiagonal

Reducción a la forma triangular inferior de una matriz tridiagonal

Paralelización del Algoritmo de Householder en el Modelo de Paso de Mensajes

Objetivo:

Diseñar un algoritmo paralelo óptimo para triangularizar una matriz en un multicomputador



Características:

Entorno de paso de mensajes (MPI)

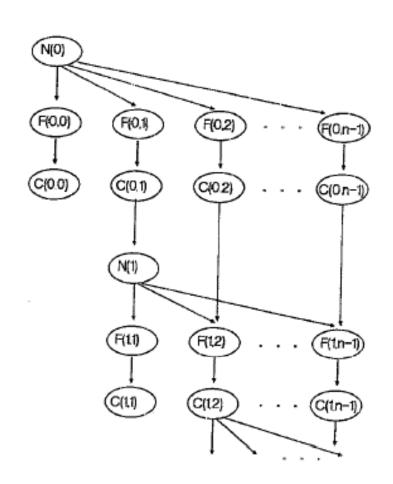
Se conoce el tiempo de ejecución de 1 Flop (operación elemental en coma flotante:+,-,*,:)

Enviar un mensaje de N palabras desde un nodo a otro (o a otros) tiene un coste de N τ + β , con τ y β conocidos (τ = t_w y β = t_s)

$$t_p \cong t_A + t_C - t_{sol} \cong t_A + t_C$$

Grafo de dependencias

N(j)=Norm(j); F(j,k)=Fact(j,k); C(j,k)=Cmod(j,k)



Distribución cíclica: suponiendo n=k*p

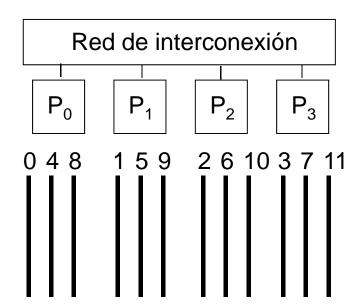
Columna
$$j \to P_{jMODp}$$

Procesador $i \to \text{Columnas } rp + i, r = 0,1,..., (n/p) - 1$

Idea básica del algoritmo

Para cada columna

- Calcular los parámetros de la transformación de Householder (sólo el procesador que la contiene)
- 2. Difundir los parámetros al resto de procesadores
- 3. Actualizar las restantes columnas (cada procesador sólo las que contiene)



EN PARALELO: PARA pr=0,1,...,p-1

En P_{pr}:

Algoritmo paralelo

SI jMODp=pr (*columna j pertenece a P_{pr} *)

ENTONCES

Norm(j)

Difunde parámetros (* v_i , β_i *)

EN OTRO CASO

Espera parámetros

Coste:

$$t_A = (2n^2 / p)(m - n/3) Flops$$

$$t_C = p \left[(mn - n^2 / 2) \tau_{DIF} + n \beta_{DIF} \right]$$

FIN SI

PARA k=j,j+1,...,n-1

SI kMODp=pr (*columna k pertenece a P_{pr} *)

ENTONCES

Fact(j,k)

Cmod(j,k)

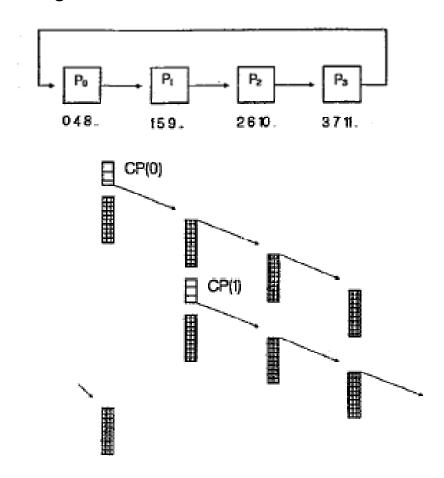
FIN SI

FIN PARA

FIN PARA

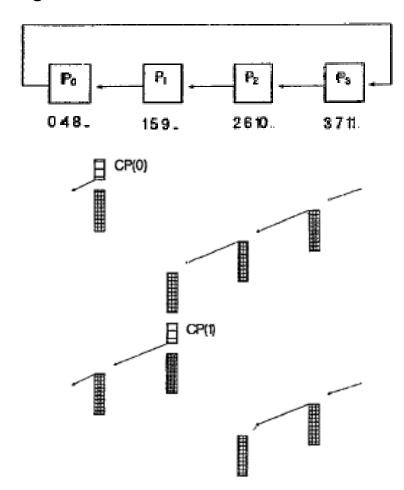
FIN PARA

Algoritmo sobre un anillo unidireccional



Algoritmo asíncrono, con solapamiento de comunicaciones y operaciones aritméticas

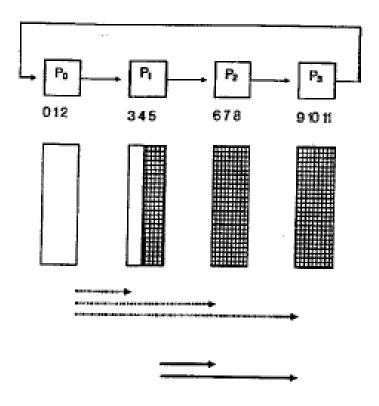
Algoritmo sobre un anillo unidireccional



Algoritmo síncrono (lock-step), sin solapamiento de comunicaciones y operaciones aritméticas

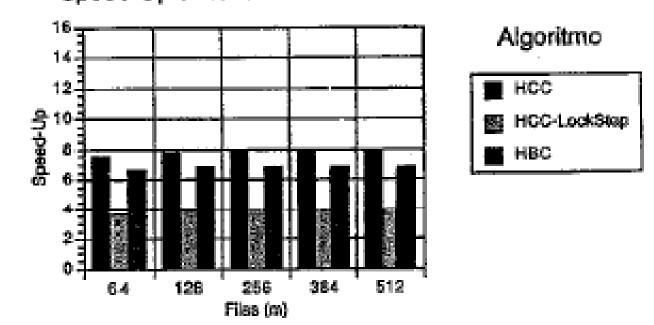
Algoritmo con distribución por bloques de columnas consecutivas

- •Distribución cíclica: tiende a equilibrar la carga
- •Distribución por bloques de columnas consecutivas: tiende a disminuir el tiempo de comunicación



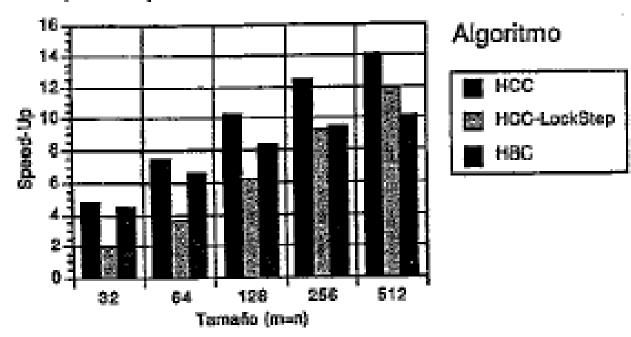
MATRIZ RECTANGULAR mx64 16 PROCESADORES

Speed-Up en función del número de filas



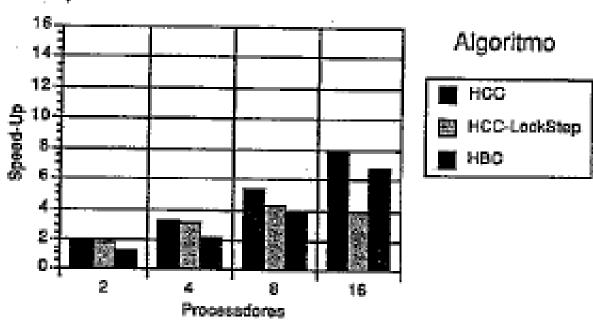
MATRIZ CUADRADA nxn 16 PROCESADORES

Speed-Up en función del tamaño

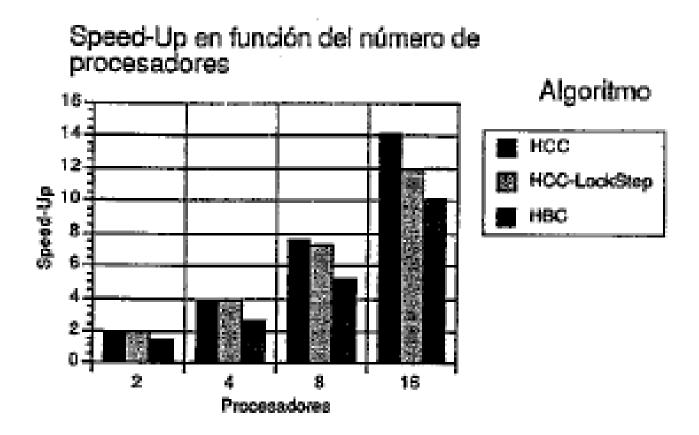


MATRIZ RECTANGULAR 512x64

Speed-up en función del número de procesadores



MATRIZ CUADRADA 512X512

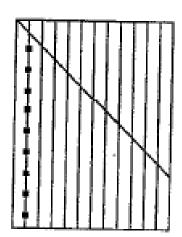


Otros aspectos del Algoritmo Paralelo

Algoritmo general

Eliminación Gaussiana

Parámetros=multiplicadores



Actualización:

$$A_k = A_k - a_{jk} * A_j$$

$$\begin{vmatrix} & & & \\ & & & \\ & & & \end{vmatrix}$$

```
EN PARALELO: PARA pr=0,1,...,p-1
En P<sub>pr</sub>:
           PARA j=0,1,...,n-1
                SI jMODp=pr (*columna j pertenece a P_{pr} *)
                       ENTONCES
                           CalcularParámetros(j)
                           Difunde parámetros (* , *)
                       EN OTRO CASO
                           Espera parámetros
               FIN SI
               PARA k=j,j+1,...,n-1
                     SI kMODp=pr (*columna k pertenece a P_{pr} *)
                       ENTONCES
                          ActualizarColumna(j,k)
                      FIN SI
              FIN PARA
          FIN PARA
```

FIN PARA

Algoritmo

paralelo

general

$$P_1 = I - \tau_1 z_1 z_1^T; P_2 = I - \tau_2 z_2 z_2^T; A = P_1 P_2 R_{(2)}$$

$$R_{(2)} = \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \overline{a}_{13} & \overline{a}_{14} \\ z_{21} & r_{22} & \overline{a}_{23} & \overline{a}_{24} \\ z_{31} & z_{32} & \overline{a}_{33} & \overline{a}_{34} \\ z_{41} & z_{42} & \overline{a}_{43} & \overline{a}_{44} \end{bmatrix} \quad Z = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ z_{21} & 1 \\ z_{31} & z_{32} \\ z_{41} & z_{42} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Z_1 \\ Z_2 \end{bmatrix} \quad \overline{A} = \begin{bmatrix} \overline{a}_{13} & \overline{a}_{14} \\ \overline{a}_{23} & \overline{a}_{24} \\ \overline{a}_{31} & \overline{a}_{34} \\ \overline{a}_{41} & \overline{a}_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \overline{A}_1 \\ \overline{A}_2 \end{bmatrix}$$

$$P_1 P_2 = I - ZTZ^T = I - \begin{bmatrix} Z_1 \\ Z_2 \end{bmatrix} T \begin{bmatrix} Z_1^T & Z_2^T \end{bmatrix}, \operatorname{con} T = \begin{bmatrix} t_{11} & t_{12} \\ 0 & t_{22} \end{bmatrix}$$

Organización por bloques Caso de 2 columnas

$$P_{1}P_{2} = I - \tau_{1}(z_{1}z_{1}^{T}) - \tau_{2}(z_{2}z_{2}^{T}) + \tau_{1}\tau_{2}(z_{1}^{T}z_{2})(z_{1}z_{2}^{T})$$

$$I - \begin{bmatrix} Z_{1} \\ Z_{2} \end{bmatrix} T \begin{bmatrix} Z_{1}^{T} & Z_{2}^{T} \end{bmatrix} = I - \begin{bmatrix} z_{1} & z_{2} \end{bmatrix} T \begin{bmatrix} z_{1}^{T} \\ z_{2}^{T} \end{bmatrix} = I - \begin{bmatrix} z_{1} & z_{2} \end{bmatrix} T \begin{bmatrix} z_{1}^{T} \\ z_{2}^{T} \end{bmatrix} = I - \begin{bmatrix} z_{1} & z_{2} \end{bmatrix} T \begin{bmatrix} z_{1}^{T} \\ z_{2}^{T} \end{bmatrix} = I - \begin{bmatrix} z_{1} & z_{2} \\ z_{2}^{T}$$

$$P_{1} = I - \tau_{1} z_{1} z_{1}^{T}; P_{2} = I - \tau_{2} z_{2} z_{2}^{T}; A = P_{1} P_{2} R_{(2)}$$

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \qquad R_{(2)} = \begin{bmatrix} \overline{R} & \overline{A} \end{bmatrix}$$

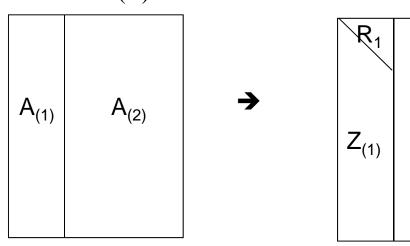
$$\overline{A} = (P_{1} P_{2})^{T} \begin{bmatrix} A_{12} \\ A_{22} \end{bmatrix} = (I - ZTZ^{T})^{T} \begin{bmatrix} A_{12} \\ A_{22} \end{bmatrix} = (I - \begin{bmatrix} Z_{1} \\ Z_{2} \end{bmatrix} T^{T} \begin{bmatrix} Z_{1}^{T} & Z_{2}^{T} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{12} \\ A_{22} \end{bmatrix}$$

$$\overline{A} = \begin{bmatrix} A_{12} \\ A_{22} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} Z_{1} \\ Z_{2} \end{bmatrix} T^{T} (Z_{1}^{T} A_{12} + Z_{2}^{T} A_{22}) = \begin{bmatrix} A_{12} \\ A_{22} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} Z_{1} T^{T} (Z_{1}^{T} A_{12} + Z_{2}^{T} A_{22}) \\ Z_{2} T^{T} (Z_{1}^{T} A_{12} + Z_{2}^{T} A_{22}) \end{bmatrix}$$

Caso general

$$P_1 = I - \tau_1 z_1 z_1^T; P_2 = I - \tau_2 z_2 z_2^T; ...; P_k = I - \tau_k z_k z_k^T$$

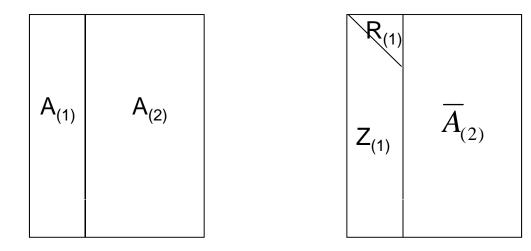
 $A = P_1 P_2 ... P_k R_{(2)}$



$$P_{1}P_{2}...P_{r} = I - ZTZ^{T} = I - \begin{bmatrix} Z_{1} \\ Z_{2} \end{bmatrix} T \begin{bmatrix} Z_{1}^{T} & Z_{2}^{T} \end{bmatrix}, \text{ con } T = \begin{bmatrix} t_{11} & t_{12} & \dots & t_{1k} \\ & t_{22} & \dots & t_{2k} \\ & & \dots & \ddots \\ & & & t_{kk} \end{bmatrix}$$

1. Aplicar la triangularización de Householder a $A_{(1)}$: Calcular $Z_{(1)}$, $R_{(1)}$, $T_{(1)}$

2. Actualizar
$$A_{(2)}: \overline{A}_{(2)} = \left(I - Z_{(1)} * T_{(1)} * Z_{(1)}^T\right)^T * A_{(2)}$$

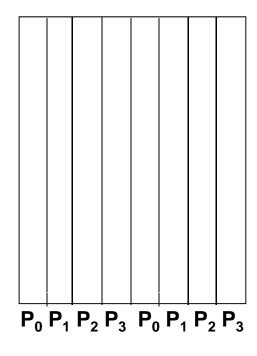


Las operaciones de actualización se pueden hacer utilizando BLAS3 ya que son productos matrizXmatriz

Algoritmo de triangularización de Householder orientado por bloques en el modelo de memoria distribuida

$$nb = n/tb, \quad A_j \to P_{jMODp},$$

$$A = [A_0, A_1, ..., A_{nb-1}] \in \Re^{mxn}$$



```
Para pr = 0,1,..., p-1
En P_{pr}:
        Para j = 0,1,...,nb-1
              Si \ jMODp = pr
                     Triangulariza A_i y calcula Z_i, T_i
                     Difunde Z_i, T_i
              en otro caso
                    Espera Z_i, T_i
             finsi
             Para k = j + 1, j + 2,..., nb - 1
                 Si\ kMODp = pr
                    Actualiza A_k = \left[I - Z_i T_i Z_i^T\right] A_k
                finsi
            finpara
    finpara
```

Prestaciones del algoritmo

$$T_{p} = (2 + \frac{1}{2tb}) \left\lceil \frac{n^{2}}{p} \left(m - \frac{n}{3} \right) \right\rceil Flop_{BLAS3} + 2ntb \left(m - \frac{n}{2} \right) Flop + n(m - \frac{n}{2}) \tau_{DIF} + \left(\frac{n}{tb} \right) \beta_{DIF}$$

$$\frac{dT_p}{dtb} = 0 \Rightarrow tb = \sqrt{\frac{n\left(m - \frac{n}{3}\right)Flop_{BLAS3} + 2p\beta_{DIF}}{4p\left(m - \frac{n}{2}\right)Flop}}$$