

# Giải tích số

Phương pháp Cholesky giải hệ phương trình tuyến tính

Giảng viên hướng dẫn: TS. Hà Thị Ngọc Yến
Nhóm sinh viên thực hiện: Nhóm 14

Trần Thành Đạt 20185439

Dương Thị Phương Thảo 20185478

Nguyễn Trần Thức 20185483

Lê Thị Thành 20185477

Lê Hữu Đức Long 20185464

# Mục lục

| 1        | Mở đầu  | <b>2</b> |  |  |  |
|----------|---|----------|--|--|--|
|          | 1.1 Giới thiệu chung  | 2        |  |  |  |
|          | 1.2 Giới thiệu đề tài   | 2        |  |  |  |
| <b>2</b> | Phân rã ma trận (Matrix Decomposition)                        | 4        |  |  |  |
|          | 2.1 Ý tưởng   | 4        |  |  |  |
|          | 2.2 Phương pháp tách $LU$                                     | 4        |  |  |  |
|          | 2.3 Phép phân tách Cholesky                                   | 5        |  |  |  |
|          | 2.4 Đánh giá tổng quan  | 6        |  |  |  |
| 3        | Các vấn đề của phương pháp Cholesky                           | 7        |  |  |  |
|          | 3.1 Cơ sở toán  | 7        |  |  |  |
|          | 3.2 Giải quyết các vấn đề của phương pháp Cholesky            | 9        |  |  |  |
|          | 3.2.1 Tính đối xứng của $A$                                   | 9        |  |  |  |
|          | 3.2.2 Tính xác định dương                                     | 9        |  |  |  |
|          | 3.2.3 Tính suy biến   | 10       |  |  |  |
| 4        | Thiết kế thuật toán   | 10       |  |  |  |
|          | 4.1 Thuật toán cho phân rã Cholesky                           | 10       |  |  |  |
|          | 4.1.1 Thuật toán bằng lời                                     | 10       |  |  |  |
|          | 4.1.2 Thuật toán bằng sơ đồ khối                              | 11       |  |  |  |
|          | 4.2 Thuật toán cho giải hệ phương trình bằng phân rã Cholesky | 12       |  |  |  |
|          | 4.2.1 Thuật toán bằng lời                                     | 12       |  |  |  |
|          | 4.2.2 Thuật toán sử dụng sơ đồ khối                           | 13       |  |  |  |
| 5        | Độ phức tạp và tính ổn định của thuật toán                    | 14       |  |  |  |
|          | 5.1 Độ phức tạp thuật toán                                    | 14       |  |  |  |
|          | 5.2 Tính ổn định của thuật toán                               | 14       |  |  |  |
| 6        | Hệ thống ví dụ  |          |  |  |  |
| 7        | Úng dụng của phương pháp Cholesky                             |          |  |  |  |

# 1 Mở đầu

### 1.1 Giới thiệu chung

Giải tích số (Numerical Analysis) là một môn khoa học nghiên cứu cách giải đúng và gần đúng, chủ yếu là giải số, các phương trình, các bài toán xấp xỉ hàm số và các bài toán tối ưu.

Ban đầu, toán học phát sinh do nhu cầu giải các bài toán thực tế như tính diện tích đất đai, quỹ đạo của các vì sao, đường đi của các con tàu buôn trên biển,... nên thuật ngữ Toán học đồng nghĩa với Toán học tính toán. Cùng với sự phát triển của toán học và các ngành khoa học khác, toán học được chia thành toán lý thuyết và toán ứng dụng. Tất cả những nhà toán học vĩ đại như Newton, Euler, Lagrange, Gauss,... đều có những công trình nền móng trong Giải tích số.

Trong nhiều năm trở lại đây, đặc biệt là những năm 80, Giải tích số đặc biệt phát triển cùng với sự phát triển của Tin học. Nếu toán lý thuyết chỉ quan tâm đến việc chứng minh tồn tại nghiệm, khảo sát dáng điệu và một số tính chất định tính của nghiệm thì toán tính đề xuất các thuật toán giải trên máy tính. Giải tích số đặc biệt quan tâm đến các vấn đề: thời gian máy, bộ nhớ cần sử dụng, tốc đô hội tụ và sự ổn định của thuật toán.

Xấp xỉ hàm số, giải gần đúng các phương trình và giải gần đúng các bài toán tối ưu là ba nhiệm vụ chính vô cùng quan trọng của Giải tích số. Trong bài báo cáo này, chúng em sẽ nghiên cứu một phương pháp được sử dụng để giải đúng nghiệm của hệ phương trình tuyến tính bậc nhất Ax = b, đó là phương pháp Cholesky.

Bài báo cáo chuẩn bị trong thời gian ngắn nên chúng em không tránh khỏi có những sai sót, rất mong được cô và các bạn góp ý. Chúng em xin chân thành cảm ơn cô Hà Thị Ngọc Yến đã giảng dạy và hướng dẫn chúng em hoàn thành báo cáo này.

# 1.2 Giới thiệu đề tài

Các phương pháp trực tiếp giải đúng hệ phương trình đại số tuyến tính thường chỉ được dùng đối với bài toán có kích cỡ nhỏ. Với các bài toán cỡ lớn, ta phải thực hiện một số lượng tính toán khổng lồ. Ví dụ như phương pháp Gauss - Jordan với hệ phương trình tuyến tính bâc nhất n ẩn cần thực hiện số lượng phép tính

- Nhân chia  $N = \frac{n}{3}(n^2 + 3n 1)$
- Cộng trừ  $C = \frac{n}{6}(2n^2 + 3n 5)$

Khi đó, số lượng phép tính tương đương  $\frac{2n^3}{3}$ 

Khi thực hiện các phép tính, ta luôn phải thực hiện làm tròn số, tính toán với số gần đúng. Mà với hệ phương trình đại số tuyến tính, một chút thay đổi trong hệ số có thể dẫn tới nghiệm của hệ ra sai lệch lớn khi tính ra nghiệm. Ví dụ

$$\begin{cases} 2x_1 + & x_2 = 2 \\ 2x_1 + & 1,01x_2 = 2.01 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 0.5 \\ x_2 = 1 \end{cases}$$

Tuy nhiên:

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 = 2 \\ 2,01x_1 + x_2 = 2.05 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 5 \\ x_2 = -8 \end{cases}$$

Đây được gọi là sự bất ổn định của hệ phương trình đại số tuyến tính.

Do đó với các bài toán có kích cỡ lớn, ta sẽ dùng các phương pháp với lượng tính toán ít hơn, và cũng sẽ phải ổn định hơn. Đối với những bài toán như thế, ta sẽ sử dụng phương pháp Cholesky.

# Phân rã ma trận (Matrix Decomposition)

# $2.1 \text{ \acute{Y}} \text{ tưởng}$

Khi giải đúng hệ phương trình tuyến tính, ta dùng phép khử Gauss để đưa về ma trận tam giác, sau đó dùng quy trình nghịch để tìm nghiệm. Ý tưởng ở đây là đưa ma trận liên kết thành ma trận tam giác nhưng không thông qua phép khử, mà qua phép phân tích thành tích của các ma trận đặc biệt (ma trận tam giác, ma trận đường chéo, ma trận trực giao), ta gọi đó là các phương pháp của Matrix Decomposition.

Các phương pháp Matrix Decomposition thường gặp bao gồm:

- Phân tách LU: Phân tích ma trận liên kết thành tích của một ma trận tam giác trên và một ma trận tam giác dưới.
- Phân tách QR: Phân tích ma trận liên kết thành tích của một ma trận trực giao và một ma trận tam giác trên.
- Phân tách Cholesky: Phân tích ma trận liên kết thành tích của hai ma trận chuyển vị của nhau.
- Phân tách trị riêng (Eigendecomposition).
- Phân tách giá trị suy biến/ Giá trị kì dị (Singular Value Decomposition).

Trong báo cáo này, ta chỉ đi sâu vào hai phương pháp có độ phức tạp nhỏ nhất là phân tách LU và phân tách Cholesky.

### 2.2 Phương pháp tách LU

Phương pháp LU phát biểu rằng một ma trận A bất kỳ có thể phân rã thành:

$$A = LU$$

với L là ma trận tam giác dưới, U là ma trận tam giác trên:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} \\ l_{21} & l_{22} \\ \vdots & \vdots & \ddots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ u_{nn} & u_{nn} \end{bmatrix}$$

Tuy nhiên, để tìm các ẩn không hề dễ, bởi ta phải giải một hệ phương trình với  $n^2 + n$  ẩn nhưng chỉ có  $n^2$  phương trình (tương ứng với  $n^2$  phần tử của ma trận tích A). Hệ này có thể vô nghiệm hoặc vô số nghiệm, tương ứng là có vô số cách phân tích A thành LU.

Để giảm tải số lượng ẩn và dễ tính toán, người ta cố định các giá trị, thường là các phần tử trên đường chéo chính của một trong hai ma trận thừa số, là 1. Khi đó, phân rã trở thành:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} \\ l_{21} & l_{22} \\ \vdots & \vdots & \ddots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ 1 & \cdots & u_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

Do đó, với phương trình

$$Ax = b \Leftrightarrow LUx = b$$

ta có thể viết lại thành (với n = 3):

$$\begin{bmatrix} \ell_{11} & 0 & 0 \\ \ell_{21} & \ell_{22} & 0 \\ \ell_{31} & \ell_{32} & \ell_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

Lúc này, có thể dễ dàng tìm x dựa vào quy trình nghịch của phương pháp Gauss. Sau khi phân tách, ta có hệ phương trình:

$$\begin{cases} l_{11} = a_{11} \\ l_{11}u_{1k} = a_{1k}, k = \overline{2, n} \\ l_{i1} = a_{i1}, i = \overline{2, n} \\ l_{i1}u_{1k} + l_{i2}u_{2k} + \dots + l_{ii}u_{ik} = a_{ik}, k = \overline{2, n}, i = \overline{2, n} \end{cases}$$

Thoạt nhìn, đây là một hệ phi tuyến, song thực chất, ta có thể giải các giá trị sau dựa vào các giá tri vừa tìm được trước đó. Nghiêm của hê được tổng quát hóa:

$$\begin{cases} l_{i1} = a_{i1}, i = \overline{1, n} \\ u_{1k} = \frac{a_{1k}}{a_{11}}, k = \overline{2, n} \end{cases}$$

$$\begin{cases} l_{it} = a_{it} - l_{i1}u_{1t} - l_{i2}u_{2t} - \dots - l_{i,t-1}u_{t-1,t}, i \ge t \\ u_{tk} = a_{tk} - \frac{l_{t1}u_{1k} + l_{t2}u_{2k} + \dots + l_{t,t-1}u_{t-1,k}}{l_{tt}}, k \ge t \end{cases}$$

Sau khi đã tách A=LU, ta lần lượt dùng quy trình nghịch của phương pháp Gauss để giải phương trình Ly=b và Ux=y và tìm được x.

### 2.3 Phép phân tách Cholesky

Phép tách Cholesky được đặt theo tên của **André Louis Cholesky**, một sỹ quan quân đội Pháp làm việc tại phòng Trắc địa.

Ý tưởng của Cholesky là phân tích ma trận liên kết A thành tích của hai ma trận U và  $L = U^T$  là ma trân chuyển vi của U:

$$A = LU = U^T U$$

hay

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_{11} & & & & \\ u_{12} & u_{22} & & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & & \\ u_{1n} & u_{2n} & \cdots & u_{nn} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ & u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & u_{nn} \end{bmatrix}$$

Dễ thấy, để tìm được các  $u_{ij}$ , ta cần giải một hệ phương trình gồm  $\frac{n^2+n}{2}$  ẩn với  $n^2$ phương trình (có phương trình trùng lặp do sự đối xứng của  $U^T$  và U). Điều này là có thể thực hiện được.

Sau khi đã mô hình phân tách, ta bắt đầu đi tìm các  $u_{ij}$ , các  $u_{ij}$  là nghiệm của hệ:

$$\begin{cases} u_{11}^2 = a_{11} \\ u_{11}u_{1k} = a_{1k}, k = \overline{2, n} \\ u_{12}^2 + u_{22}^2 = a_{22} \\ u_{12}u_{1k} + u_{22}u_{2k} = a_{2k}, k = \overline{3, n} \\ u_{1i}^2 + u_{2i}^2 + \dots + u_{ii}^2 = a_{ii}, i = \overline{3, n} \\ u_{1i}u_{1k} + u_{2i}u_{2k} + \dots + u_{ii}u_{ik} = a_{ik}, k = \overline{i+1, n}, i = \overline{3, n-1} \end{cases}$$

Giả sử tất cả các điều kiên xác đinh thỏa mãn, ta có nghiêm của hệ là:

$$\begin{cases} u_{11} = \sqrt{a_{11}} \\ u_{1k} = \frac{a_{1k}}{u_{11}}, k\overline{2, n} \\ u_{22} = \sqrt{a_{22} - u_{12}^2} \\ u_{2k} = \frac{a_{2k} - u_{12}u_{1k}}{u_{22}}, k = \overline{3, n} \\ \dots \dots \dots \dots \end{cases}$$

hay một cách tổng quát:

$$\begin{cases} u_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \left(u_{1i}^2 + u_{2i}^2 + \dots + u_{i-1,i}^2\right)} \\ u_{ik} = \frac{a_{ik} - \left(u_{1i}u_{1k} + u_{2i}u_{2k} + \dots + u_{i-1,i}u_{i-1,k}\right)}{u_{ii}} \end{cases}, k = \overline{i+1, n}, i = \overline{2, n-1}.$$

# 2.4 Đánh giá tổng quan

Dưới đây là bảng đánh giá độ phức tạp thuật toán, không gian chiếm, độ ổn đinh <sup>1</sup> của phép khử Gauss, phép phân tách LU, phép tách Cholesky:

|                   | Khử Gauss                 | Phép tách <i>LU</i>                              | Phép tách Cholesky        |
|-------------------|---------------------------|--|---------------------------|
| Độ phức tạp       | $\frac{2}{3}n^3 + O(n^2)$ | $\frac{2}{3}n^3 + O(n^2)$                        | $\frac{1}{3}n^3 + O(n^2)$ |
| Bộ nhớ chiếm dụng | 1                         | 2 (do phải lưu                                   | 1  (chỉ cần lưu trữ  U)   |
|                   |                           | $\operatorname{tr}\tilde{\operatorname{u}}(L,U)$ |                           |
| Độ ổn định        | ổn định                   | Không ổn định                                    | ổn định                   |

 $<sup>^{1}</sup>$ là độ đo sự thay đổi của nghiệm nếu các hệ số của ma trận liên kết thay đổi. Độ ổn định của hệ A được tính bằng  $\operatorname{cond}(A) = ||A|| \cdot ||A^{-1}||$ , khi  $\operatorname{cond}(A) \approx 1$ , ta nói ma trận ổn định,  $\operatorname{cond}(A)$  càng lớn, ma trận càng bất ổn, hay còn gọi là càng **gần suy biến**. Ta sẽ làm rõ điều này trong phần sau.

Phép phân hủy LU có độ phức tạp bằng phép khử Gauss, tuy nhiên với trường hợp ma trận b thay đổi, LU tỏ ra nhanh hơn Gauss vì không phải khử lại từ đầu!

# 3 Các vấn đề của phương pháp Cholesky

#### 3.1 Cơ sở toán

Với những vấn đề từ việc giải hệ phương trình trên để tìm ra các  $u_{ii}$ , ta nhận thấy, để tồn tại phân tách Cholesky, những điều sau phải thỏa mãn:

- A phải là một ma trận đối xứng, bởi  $A^T = (U^T U)^T = U^T U = A$ .
- $u_{ii} > 0$ . Mà  $\det(A) = \det(U^T) \det(U) = \prod u_{ii}^2$ , nên với mọi  $u_{ii} > 0$ , ta có  $\det(A) > 0$ , dẫn tới A phải là một ma trận không suy biến với định thức dương.
- $a_{ii} (u_{1i}^2 + u_{2i}^2 + \dots + u_{i-1,i}^2) > 0$ , cho thấy điều kiện cần là các  $a_{ii}$  phải dương. Dễ thấy điều này sẽ đạt được nếu A là một ma trận xác định dương. Thật vậy, giả sử A là ma trận xác định dương, chọn  $x^T = [0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0](x_i = 1)$ . Dạng toàn phương  $x^T A x = e_i^T A e_i$  viết lại bằng:

$$[0,\ldots,0,1,0,\ldots,0] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \ldots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \ldots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \ldots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = [0,\ldots,0,1,0,\ldots,0] \begin{bmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{ii} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{bmatrix} = a_{ii} > 0$$

#### Định lý 3.1 Phân tách Cholesky

Với ma trận A đối xứng xác định dương (SPD), tồn tại duy nhất một ma trận tam giác trên U với đường chéo chính dương, thỏa mãn  $A = U^T U$ .

Trước tiên ta có bổ đề:

**Bổ đề 3.1.** (**Phần bù Schur**). Giả định A là một ma trận vuông cấp n, đối xứng và xác định dương, được chia khối thành :

$$A = \left[ \begin{array}{cc} a_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{array} \right]$$

ta định nghĩa phần bù Schur với  $a_{11}$  là :

$$S := A_{22} - \frac{1}{a_{11}} A_{21} A_{12}.$$

Thì S cũng là một ma trận đối xứng xác định dương.

Chứng minh bổ đề:

- Dễ thấy S là một ma trận đối xứng, bởi lẽ  $A_{22}$  và  $A_{21}A_{12}=A_{21}A_{21}^T$  đều là ma trận đối xứng.
- Để chứng minh S xác định dương, ta lấy  $x \neq 0$  bất kỳ, và định nghĩa  $y = -\frac{A_{21}^T x}{a_{11}}$ , được:

$$x^{T}Sx = \begin{bmatrix} y \\ x \end{bmatrix}^{T} \begin{bmatrix} a_{11} & A_{21}^{T} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y \\ x \end{bmatrix} > 0$$

vì A xác định dương. Thật vậy, ta có:

$$\begin{bmatrix} y \\ x \end{bmatrix}^T A \begin{bmatrix} y \\ x \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{a_{11}} A_{12}x & x^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -\frac{1}{a_{11}} A_{12}x \\ x \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} -\frac{1}{a_{11}} A_{12}x & x^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -A_{12}x + A_{12}x \\ -\frac{1}{a_{11}} A_{21} A_{12}x + A_{22}x \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} -\frac{1}{a_{11}} A_{12}x & x^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{1}{a_{11}} A_{21} A_{12}x + A_{22}x \end{bmatrix}$$

$$= -\frac{1}{a_{11}} x^T A_{21} A_{12}x + x^T A_{22}x$$

$$= x^T S x$$

Vậy S là ma trận đối xứng xác định dương.

Chứng minh Phân tách Cholesky: Ta sẽ chứng minh bằng quy nap.

- Với n=1, dễ thấy kết quả đúng với ma trận  $1 \times 1$ :  $A=a_{11}$ . Trong trường hợp này, A là SPD, dẫn tới  $a_{11}$  là thực dương, và nhân tố Cholesky là  $u_{11}=\sqrt{a_{11}}$ , với tính duy nhất khi ta chọn  $u_{ii}$  dương.
- Giả sử kết quả đúng với ma trận SPD  $A \in \mathcal{R}^{(n-1)\times(n-1)}$ , ta sẽ chứng minh nó đúng với  $A \in \mathcal{R}^{n\times n}$ .

Lấy  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  là SPD, viết lại A dưới dạng phân khối như trên **Bổ đề 3.1**, ta có ma trận S là SPD. Theo giả thiết quy nạp, S sẽ có phân tách Cholesky. Vì vậy, ta có thể viết lại  $S = U_S^T U_S$ , với  $U_S$  là một ma trận tam giác trên với kích thước  $(n-1) \times (n-1)$ . Ta đinh nghĩa:

$$U := \left[ \begin{array}{cc} \sqrt{a_{11}} & \frac{1}{\sqrt{a_{11}}} A_{12} \\ 0 & U_S \end{array} \right]$$

Định nghĩa của U là có nghĩa bởi  $a_{11} > 0$ . Và cũng dễ thấy U chính là ma trận tam giác trên. Mặt khác, do  $A_{21}^T = A_{12}$  nên ta có:

$$U^{T}U = \begin{bmatrix} \sqrt{a_{11}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{a_{11}}} A_{21} & U_{S}^{T} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{a_{11}} & \frac{1}{\sqrt{a_{11}}} A_{12} \\ 0 & U_{S} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} a_{11} & A_{12} \\ A_{21} & \frac{1}{a_{11}} A_{21} A_{12} + U_{S}^{T} U_{S} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} a_{11} & A_{12} \\ A_{21} & \frac{1}{a_{11}} A_{21} A_{12} + S \end{bmatrix}$$

$$= A$$

#### Định lý 3.2

Với ma trận A là một ma trận phức khả nghịch, tồn tại phân tách Cholesky của A nếu và chỉ nếu A xác đinh dương và A là ma trân Hermitian  $^a$ .

 $^a$ ma trận vuông có các phần tử trên đường chéo là các số thực dương, các phần tử đối xứng qua đường chéo là các số phức liên hợp.

Việc chứng minh định lý này tương tự với cách chứng minh ma trận A là ma trận thực. Chỉ khác là thay vì dùng các chuyển vị, ta dùng các liên hợp.

Như vậy, ta đã biết rằng một ma trận A đối xứng xác định dương (xác định dương thì sẽ không suy biến), luôn có phân tách Cholesky. Tuy nhiên, trong thực tế, rất khó để một ma trận đạt được các điều trên. Ta sẽ phân chia các điều kiện của A để giải quyết từng vấn đề. Các vấn đề điều kiên của A:

- A có thể là ma trân không đối xứng?
- A có thể là ma trân xác đinh âm?
- A có thể là ma trận suy biến?

# 3.2 Giải quyết các vấn đề của phương pháp Cholesky

#### 3.2.1 Tính đối xứng của A

Như đã thấy, A bắt buộc phải là một ma trận đối xứng mới tồn tại ma trận U. Tuy nhiên, với A không đối xứng, ta có thể biến đổi A. Xét phương trình:

$$Ax = b \Leftrightarrow A^{-1}Ax = A^{-1}b$$

Nhân  $A^{-1}$  vào hai vế là hoàn toàn hợp lý bởi lẽ A là khả nghịch.

Bằng cách gán  $b := A^{-1}b, A := A^{-1}A$ , dễ thấy ma trận A lúc này đã là ma trận đối xứng. Bài toán được giải quyết với ma trận liên kết mới A đối xứng. Ta chỉ cần kiểm tra tính xác đinh dương của ma trân.

#### 3.2.2 Tính xác định dương

A là xác định dương, bởi nếu A không xác định dương, khi tính các  $u_{ii}$ , các phép khai căn số âm là vô nghĩa. Tuy nhiên, đó chỉ là về mặt toán học.

Thay vì tính trên trường số thực, ta có thể tính toán trên trường phức. Quy trình nghịch của Gauss sẽ tự nó khử đi các phần ảo để được nghiệm là một số thực.

Như vậy, các phần tử trên đường chéo chính của ma trận U sẽ tồn tại các số phức, nhưng không vấn đề, vì ta chỉ cần quan tâm tới kết quả. Vấn đề về tính xác định âm đã được giải quyết.

#### 3.2.3 Tính suy biến

Như đã chỉ ra  $\det(A) = \prod u_{ii}^2$ . Vì vậy, nếu A suy biến, dẫn tới một  $u_{ii}$  nào đó bằng 0. Lúc đó phép tính của ta là không xác định.

Tổng kết lại, sau khi đã phân tích các điều kiện, ta thấy để áp dụng Cholesky, A chỉ cần là một ma trận vuông không suy biến!

# 4 Thiết kế thuật toán

# 4.1 Thuật toán cho phân rã Cholesky

# 4.1.1 Thuật toán bằng lời

**INPUT:** Ma trận A.

**OUTPUT:** Ma trận L (hoặc U)

**Bước 1**:  $l_{11} = \sqrt{a_{11}}$ 

**Bước 2**: j = 2, ..., n, đặt  $l_{j1} = \frac{a_{j1}}{l_{11}}$ 

Bước 3: i = 2, ..., n-1 làm Bước 4 và Bước 5.

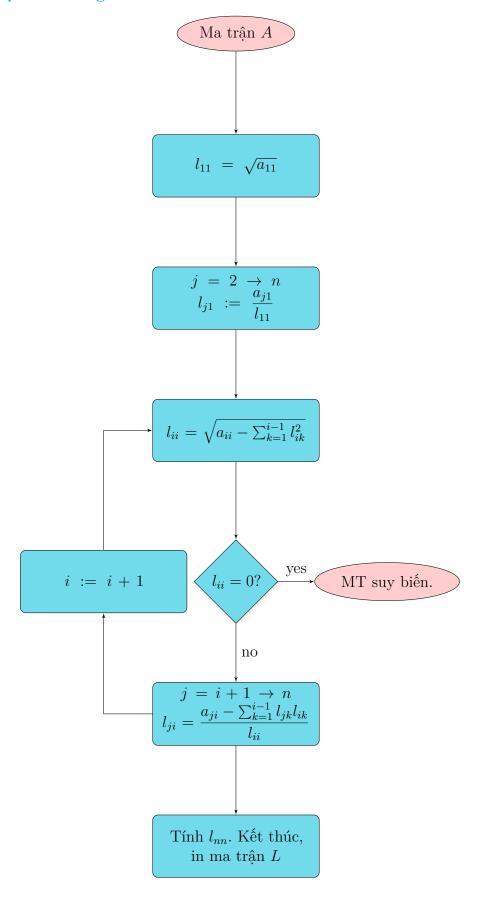
**Bước 4**: Tính  $l_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik}^2}$ . Nếu  $l_{ii} = 0$ , dùng thuật toán, thông báo không thể giải.

**Bước 5**: Cho 
$$j = i + 1, ..., n$$
, tính  $l_{ji} = \frac{a_{ji} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{jk} l_{ik}}{l_{ii}}$ 

**Bước 6**: Tính  $l_{nn} = \sqrt{a_{nn} - \sum_{k=1}^{n-1} l_{nk}^2}$ 

Bước 7: Output, kết thúc thuật toán.

### 4.1.2 Thuật toán bằng sơ đồ khối



# 4.2 Thuật toán cho giải hệ phương trình bằng phân rã Cholesky

#### 4.2.1 Thuật toán bằng lời

**INPUT:** Ma trận A, b

 $\mathbf{OUTPUT}$ : Nghiệm x của hệ.

**Bước 1**: Nhập ma trận A, b.

**Bước 2**: Kiểm tra ma trận A có vuông không. Nếu không vuông dùng thuật toán và thông báo không giải được.

**Bước 3**: Kiểm tra tính đối xứng. Nếu đối xứng, thực hiện bước 5. Nếu không đối xứng, làm bước 4.

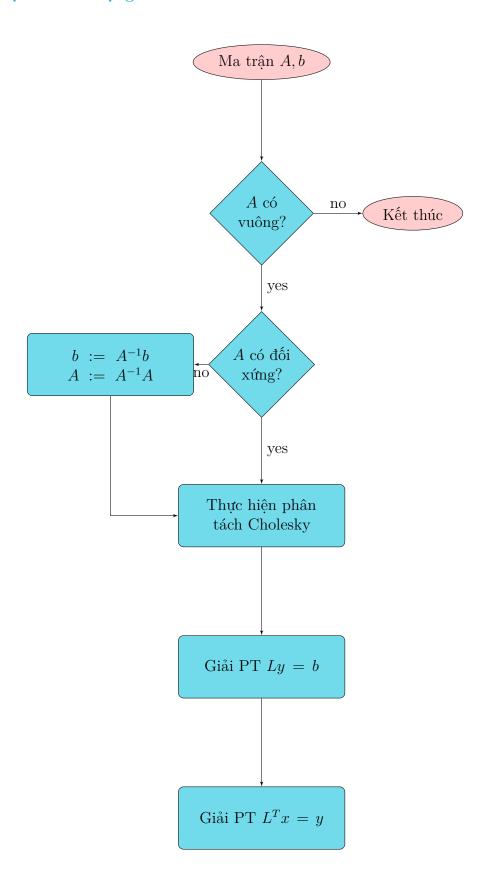
**Bước 4**: Gán  $b := A^{-1}b$  và  $A := A^{-1}A$ .

**Bước 5**: Thực hiện phân tách Cholesky để tìm ma trân U hoặc L.

**Bước 6**: Thực hiện quy trình nghịch của PP Gauss giải phương trình  $U^Ty = b(Ly = b)$ .

Bước 7: Thực hiện quy trình nghịch của PP Gauss giải phương trình  $Ux=y(L^Tx=y)$ .

### 4.2.2 Thuật toán sử dụng sơ đồ khối



# 5 Dộ phức tạp và tính ổn định của thuật toán

### 5.1 Độ phức tạp thuật toán

| Độ phức tạp Cholesky |  |  |  |  |
|----------------------|--|--|--|--|
| Phép tính            | Độ phức tạp  |  |  |  |
| Phép cộnng           | $\frac{\frac{n^3}{6} + O(n^2)}{\frac{n^3}{6} + O(n^2)}$ $\frac{n^2}{2} + O(n)$ |  |  |  |
| Phép nhân            | $\frac{n^3}{6} + O(n^2)$   |  |  |  |
| Phép chia            | $\frac{n^2}{2} + O(n)$   |  |  |  |
| Phép khai căn        | O(n)   |  |  |  |
| Tổng                 | $\simeq (\frac{n^3}{3}) + O(n^2)$  |  |  |  |

Độ phức tạp chỉ bằng một nửa Gauss, đồng thời nếu phải giải nhiều hệ phương trình với b thay đổi và ma trận liên kết A giữ nguyên, phép tách  $U^TU$  được lưu lại và việc còn lại chỉ là thực hiện quy trình thế nghịch của Gauss chứ không phải thực hiện từ đầu.

# 5.2 Tính ổn định của thuật toán

### Định nghĩa về Số điều kiện tuyệt đối

Gọi  $\delta x$  là một sự thay đổi nhỏ của x, và  $\delta f = f(x + \delta x) - f(x)$ . Số điều kiện tuyệt đối  $\hat{\kappa} = \hat{\kappa}(x)$  của f với x được định nghĩa là:

$$\hat{\kappa} = \lim_{\delta \to 0} \sup_{\|fx\| \le \delta} \frac{\|\delta f\|}{\|\delta x\|}.$$

- 6 Hệ thống ví dụ
- 7 Úng dụng của phương pháp Cholesky