

1. طريقة غاوس Gauss method

لتكن لدينا جملة المعادلات (1) ولنفترض أن $\det(A) \neq 0$. إذا كان $a_{11} \neq 0$ ، فإنه من الممكن حذف المجهول

x_1 من المعادلات الثانية، الثالثة،...، إلى الأخيرة باستعمال المعادلة الأولى، كما يلي:

$$m_{i1} = \frac{a_{i1}}{a_{11}}, \quad i = 2, \dots, n \quad \text{نضع}$$

ونجري على المعادلة E_i التحويل التالي

$$E_i \leftarrow E_i - m_{i1} * E_1$$

وبنتيجة هذا التحويل نحصل على جملة المعادلات المكافئة التالية

$$(3) \quad \begin{aligned} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + \dots + a_{1n}^{(1)}x_n &= b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(1)}x_2 + \dots + a_{2n}^{(1)}x_n &= b_2^{(1)} \\ \vdots & \\ a_{n2}^{(1)}x_2 + \dots + a_{nn}^{(1)}x_n &= b_n^{(1)} \end{aligned}$$

حيث

$$\left. \begin{aligned} a_{1j}^{(1)} &= a_{1j}, & a_{ij}^{(1)} &= a_{ij} - m_{i1}a_{1j} \\ b_1^{(1)} &= b_1, & b_i^{(1)} &= b_i - m_{i1}b_1 \end{aligned} \right\} \quad i = 2, \dots, n$$

نرمز بـ $A^{(1)}$ إلى مصفوفة الجملة (3) و بـ $b^{(1)}$ إلى شعاع الطرف الثاني في هذه الجملة.

في الحالة التي يكون فيها $a_{11} = 0$ ، نبذل المعادلة E_1 بمعادلة E_i يكون فيها $a_{i1} \neq 0$ ، وهذا ممكنٌ على الدوام لأننا افترضنا $\det(A) \neq 0$.

الآن، إذا نظرنا إلى جملة المعادلات (3) فإننا نلاحظ أن المعادلات E_2, \dots, E_n تشكّل بدورها جملة معادلات خطية بالمجاهيل x_2, \dots, x_n . فهي جملة-جزئية بعدها $(n-1)$ نستطيع أن نطبّق عليها المعالجة السابقة ذاتها ونحذف بذلك المجهول x_2 من المعادلات E_3, \dots, E_n . من الناحية العملية نضرب المعادلة E_2 من جملة المعادلات (3) بالعدد $m_{i2} = a_{i2}^{(1)} / a_{22}^{(1)}$ ونطرحها من المعادلة E_i ($3 \leq i \leq n$). بتكرار هذه المعالجة نحصل على الجُمْل الخطية المتكافئة

$$(A, b) \rightarrow (A^{(1)}, b^{(1)}) \rightarrow (A^{(2)}, b^{(2)}) \rightarrow \dots \rightarrow (A^{(n-1)}, b^{(n-1)}) \equiv (R, c)$$

ويؤول حلّ الجملة الخطية (1) إلى حل الجملة المثبتة التالية

$$(4) \quad \begin{aligned} r_{11}x_1 + r_{12}x_2 + \dots + r_{1n}x_n &= c_1 \\ r_{22}x_2 + \dots + r_{2n}x_n &= c_2 \\ \vdots & \\ r_{nm}x_n &= c_n \end{aligned}$$

والتي نستطيع حلّها بسهولة "بطريقة التعويض" كما يلي

$$(5) \quad \begin{cases} x_n = c_n / r_{nn}, \\ x_i = (c_i - \sum_{j=i+1}^n r_{ij} x_j) / r_{ii} \quad i = n-1, \dots, 1. \end{cases}$$

1.1. تحويل غاوص

ليكن $c^T = (c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{R}^n$ بحيث تكون المركبة $c_k \neq 0$. نعرّف الشعاع

$$\tau^{(k)} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ \tau_{k+1}^{(k)} \\ \vdots \\ \tau_n^{(k)} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n, \quad \tau_i^{(k)} = \frac{c_i}{c_k}, \quad k+1 \leq i \leq n.$$

نضع

$$M_k = I_n - \tau^{(k)} \cdot e_k^T = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & -\tau_{k+1}^{(k)} & 1 & & \\ & & \vdots & & \ddots & \\ & & -\tau_n^{(k)} & & & 1 \end{bmatrix}$$

عندها، نجد أنّ

$$M_k \cdot x = \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_k \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

تعرفّ المصفوفة M_k ما يسمّى بتحويل غاوص، كما يسمّى الشعاع $\tau^{(k)}$ شعاع غاوص.

مثال: لتكن المصفوفة

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 10 \end{bmatrix}$$

لدينا هنا

$$M_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow M_1 \cdot A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & -6 & -11 \end{bmatrix},$$

وكذلك

$$M_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow M_2 \cdot (M_1 \cdot A) = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

2.1. خوارزمية غاوص

في الحالة العامة، نستعمل طريقة حذف الجاهيل في حل جملة معادلات خطية $A \cdot x = b$ مصفوفتها A قلبية. هذا ما يعرف باسم خوارزمية غاوص وهي كالآتي:

Algorithm {Gauss Method}

Begin

Step 1: Put $B = [A, b] \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$

Step 2: For $k=1$ to $n-1$ do

- Find $\ell \in \{k, \dots, n\}$ so that $|B_{\ell,k}| = \max_{j \geq k} |B_{j,k}|$

And permute line k and line ℓ .

- For $i=k+1$ to n do

For $j=k$ to $n+1$ do $B_{i,j} \leftarrow B_{i,j} - B_{i,k} / B_{k,k} \cdot B_{k,j}$

Step 3: Solve the obtained triangular system:

$$x_n \leftarrow B_{n,n+1} / B_{n,n}$$

For $i=n-1$ downto 1 do $x_i \leftarrow \frac{1}{B_{i,i}} \left(B_{i,n+1} - \sum_{j=i+1}^n B_{i,j} \cdot x_j \right)$

End.

ملاحظة: تمثل المرحلة الثانية من خوارزمية غاوص السابقة **استراتيجية البحث الجزئي** عن المرتكز القطري Pivot، أي البحث عن أفضل عنصر (أكبر العناصر بالقيمة المطلقة) من بين العناصر الواقعة تحت القطر في العمود الذي يجري فيه الحذف.

مثال: لتكن الجملة الخطية

$$\begin{pmatrix} 3 & 1 & 6 \\ 2 & 1 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 7 \\ 4 \end{pmatrix}$$

بتطبيق الخوارزمية السابقة نحصل على

$$\left[\begin{array}{ccc|c} \textcircled{3} & 1 & 6 & 2 \\ 2 & 1 & 3 & 7 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{array} \right] \rightarrow \left[\begin{array}{ccc|c} 3 & 1 & 6 & 2 \\ \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & -1 & \frac{17}{3} \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{array} \right] \rightarrow \left[\begin{array}{ccc|c} 3 & 1 & 6 & 2 \\ \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & -1 & \frac{10}{3} \\ \frac{2}{3} & \frac{1}{2} & -1/2 & 4 \end{array} \right]$$

ومن ثمّ تؤول جملة المعادلات إلى الجملة المكافئة

$$\begin{bmatrix} 3 & 1 & 6 \\ 0 & 2/3 & -1 \\ 0 & 0 & -1/2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 10/3 \\ 4 \end{bmatrix}$$

ومنه

$$x_3 = -8, \quad x_2 = \frac{3}{2} \left(\frac{10}{3} + x_3 \right) = -7, \quad x_1 = \frac{1}{3} (2 - x_2 - 6x_3) = 19.$$

من جهة ثانية، لدينا هنا

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad P \cdot A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 6 \\ 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

وحسب ما رأينا سابقاً فإنّ المصفوفة $P \cdot A$ تقبل التفريق $P \cdot A = L \cdot R$ حيث

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & \\ 1/3 & 1 & \\ 2/3 & 1/2 & 1 \end{bmatrix}, \quad R = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 6 \\ & 2/3 & -1 \\ & & -1/2 \end{bmatrix}.$$

3.1. التفريق LR

لتكن $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ مصفوفة قلوبية. رأينا فيما سبق أنّه يمكن إرجاع هذه المصفوفة إلى الشكل المتلّثي (بتبديل مسبق لأسطر المصفوفة A إنّ لزم الأمر) باستخدام تحويلات غاوس. توضّح المبرهنتين التاليتين الخواص المتعلقة بهذا التفريق.

مبرهنة 1: لتكن $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ مصفوفة مربعة وقلوبية. إنّ تطبيق خوارزمية غاوس في حل جملة المعادلات الخطيّة

$$A \cdot x = b$$

تسمح بتعيين التفريق المصفوفاتي التالي

$$(6) \quad P \cdot A = L \cdot R$$

حيث P هي مصفوفة تبديل، L و R مصفوفتان مثلثيتان من الشكل

$$L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ \ell_{21} & 1 & & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ \ell_{n1} & \cdots & \ell_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix}, \quad R = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & \cdots & r_{1n} \\ & r_{22} & \cdots & r_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & r_{nn} \end{pmatrix}$$

نسمي الصيغة (6) تفريق LR (Left-Right) للمصفوفة A .

الإثبات:

لنفترض أننا أجرينا مسبقاً جميع التباديل الضرورية لترتيب معادلات الحملة الخطية بحيث لا نحتاج عند إجراء عملية حذف المجاهيل إلى أي تبديل. عندئذ، باستخدام تحويلات غاوص

$$M_1 = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ -m_{21} & 1 & & \\ -m_{31} & 0 & 1 & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots \\ -m_{n1} & 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad M_2 = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 0 & 1 & & \\ 0 & -m_{32} & 1 & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots \\ 0 & -m_{n2} & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \dots$$

نستطيع التعبير عن مراحل الحذف في خوارزمية غاوص كما يلي

$$M_1 A = A^{(1)}, \quad M_2 A^{(1)} = A^{(2)}, \quad \dots, \quad M_{n-1} A^{(n-2)} = A^{(n-1)} = R.$$

ومن ثم يكون

$$(M_{n-1} \cdot M_{n-2} \cdot \dots \cdot M_1) \cdot A = R \quad \Leftrightarrow \quad A = (M_{n-1} \cdot M_{n-2} \cdot \dots \cdot M_1)^{-1} \cdot R$$

بقي أن نبرهن أن المصفوفة L في العلاقة (6) تساوي $(M_{n-1} \cdot M_{n-2} \cdot \dots \cdot M_1)^{-1}$. نطبق تحويلات الحذف M_1, M_2, \dots, M_{n-1} على المصفوفة L فنحذف بذلك العناصر تحت القطر ونحصل على المصفوفة المطابقة، أي أن $(M_1 \cdot M_2 \cdot \dots \cdot M_{n-1}) \cdot L = I$ وهو المطلوب. ■

مبرهنة 2: لتكن $A \in M_n(\mathbb{K})$. نعرّف المصفوفات المربعة $\Delta_k = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq k}$.

أولاً: إذا تحققت الشروط $\{\det(\Delta_k) \neq 0, 1 \leq k \leq n-1\}$ فإن المصفوفة A تقبل تفريقاً LR .

ثانياً: إذا كانت المصفوفة A قلوّبة وكانت تقبل تفريقاً LR فإن هذا التفريق يكون وحيداً ويحقق

$$\det(A) = \prod_{k=1}^n r_{kk}.$$

الإثبات:

أولاً: إذا كان $a_{11} \neq 0$ فإنّ تحويل غاوس M_1 يكون معرّفاً. لنبرهن الآن أنّه إذا كانت تحويلات غاوس M_{k-1}, \dots, M_1 معرّفة فإنّ تحويل غاوس M_k يكون معرّفاً أيضاً. لدينا

$$A^{(k-1)} = M_{k-1} \cdots M_1 \cdot A = \begin{pmatrix} a_{11}^{(k-1)} & \times & \cdots & \cdots & \cdots & \times \\ & \ddots & \ddots & & & \vdots \\ & & a_{kk}^{(k-1)} & \times & \cdots & \times \\ & & \times & \cdots & \cdots & \times \\ & & \vdots & & & \vdots \\ & \times & \cdots & \cdots & \cdots & \times \end{pmatrix}$$

عندئذٍ، يكون

$$\det(\Delta_k) = a_{11}^{(k-1)} \cdots a_{kk}^{(k-1)} \neq 0,$$

ومنه نستنتج أنّ $a_{kk}^{(k-1)} \neq 0$. ومن ثمّ يكون تحويل غاوس M_k معرّفاً أيّاً كان $1 \leq k \leq n-1$.

ثانياً: نفترض أنّ المصفوفة القلوبة A تقبل تفريقتين LR هما:

$$A = L_1 \cdot R_1 \quad , \quad A = L_2 \cdot R_2$$

عندها يكون بالضرورة $L_2^{-1} \cdot L_1 = R_2 \cdot R_1^{-1}$. المصفوفة $L_2^{-1} \cdot L_1$ مثلثيّة من الأسفل عناصر قطرها الرئيس $(L_2^{-1} \cdot L_1)_{kk} = 1$ ، في حين أنّ المصفوفة $R_2 \cdot R_1^{-1}$ مثلثيّة من الأعلى. من ذلك نستنتج أنّ

$$L_2^{-1} \cdot L_1 = R_2 \cdot R_1^{-1} = I_n.$$

وبالتالي يكون

$$L_1 = L_2 \quad , \quad R_1 = R_2.$$

أخيراً، تقتضي المساواة $A = L \cdot R$ أن يكون

$$\det(A) = \det(L) \cdot \det(R) = \det(R) = \prod_{k=1}^n r_{kk}.$$

ملاحظات

① توجد مصفوفات قلوبة لا تقبل تفريقاً LR . فعلى سبيل المثال، المصفوفة

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

② تتحلّى فائدة وجود تفرق LR لمصفوفة A عندما تطرح مسألة حل عدّة جُمليّ خطيّة لها المصفوفة ذاتها: في هذه الحالة، يبرهنُ التكافؤ التالي

$$A \cdot x = b \xleftrightarrow{A=L \cdot R} \begin{cases} L \cdot y = b, \\ R \cdot x = y. \end{cases}$$

أنّه يكفي إيجاد تفریق LR للمصفوفة A ومن ثمّ حلّ جملة المعادلتين $L \cdot y = b$ و $R \cdot x = y$ لكلّ قيمة معطاة لشعاع الطرف الثاني b .

③ يسمح التفریق $P \cdot A = L \cdot R$ بحساب مُحدّد المصفوفة المربّعة A وذلك لأنّ

$$\det(P) \cdot \det(A) = \det(L) \cdot \det(R)$$

وبما أنّ $\det(P) = (-1)^\sigma$ حيث σ هو عدد التباديل المطبّقة أثناء تنفيذ خوارزمية غاوص في حذف الجاهيل، ومن ثمّ يكون

$$\det(A) = (-1)^\sigma \cdot r_{11} \cdot \dots \cdot r_{mm}.$$

④ يمكن حساب كلفة تطبيق خوارزمية غاوص في حذف الجاهيل والإرجاع إلى الشكل المثلثي كما يلي:

نحتاج تطبيق تحويل غاوص على العمود الأول M_1 (الانتقال من A إلى $A^{(1)}$) إلى

عملية قسمة، $n - 1$

عملية ضرب وجمع، $(n - 1)^2$

وكذلك الأمر، فإنّ تطبيق تحويل غاوص M_2 يتطلّب

عملية قسمة، $n - 2$

عملية ضرب وجمع، $(n - 2)^2$

وهكذا، تكون الكلفة الاجمالية لتطبيق خوارزمية غاوص في الحذف (أو كلفة عملية التفریق LR) معطاة بالمجموع:

$$(n - 1)^2 + (n - 2)^2 + \dots + 2^2 + 1^2 \approx \int_0^n x^2 dx = \frac{n^3}{3} \text{ operations.}$$

حيث تمثّل الواحدة $operation$ عملية مركّبة (عملية ضرب وعملية جمع)، أي:

$$operation = multiplication + addition.$$

وبالنسبة لتطبيق تحويلات غاوص على الطرف الثاني، فإنّ الانتقال من b إلى $b^{(1)}$ يتطلّب $(n - 1)$ عملية مركّبة،

ومن ثمّ، فإننا نحصل على شعاع الطرف الثاني c بكلفة تقديرية تساوي

$$(n - 1) + \dots + 2 + 1 \approx n^2 / 2 \text{ operations.}$$

وعلى نحوٍ مشابه، فإنّ تطبيق طريقة التعويض (5) -لايجاد حل جملة المعادلات- يتطلّب $n^2 / 2$ عملية مركّبة.

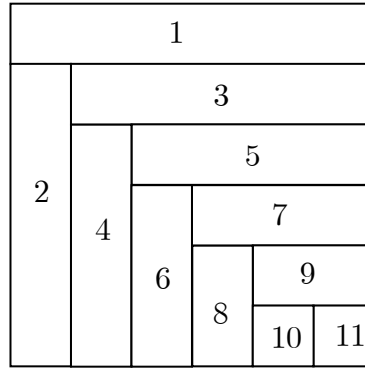
⑤ إذا كانت مصفوفة مربعة A تقبل تفريقاً LR ، فإنّه يمكن النظر إلى عمليّة تعيين هذا التفريق كعمليّة حلّ n^2 معادلة بـ n^2 مجهول: $\{l_{ik} : k < i, r_{ik} : k \geq i\}$ وهذه المعادلات هي:

$$a_{ik} = \sum_{j=1}^{\min(i,k)} l_{ij} \cdot r_{jk} \quad , \quad (l_{ii} = 1)$$

$$1 \leq i, j \leq n.$$

وهذا أساس ما يعرف باسم طريقة Crout وكذلك طريقة Banachiewicz في تعيين المصفوفتين L و R .

• **طريقة Crout:** وتستخدم المسح سطر-عمود كما يوضّح الشكل التالي



نعيّن وفق هذه الطريقة عناصر التفريق $(l_{ki})_{k>i}$ و $(r_{ik})_{k \geq i}$ كالآتي:

$$\begin{aligned} \bullet a_{1i} &= \sum_{j=1}^1 l_{1j} \cdot r_{ji} \Rightarrow r_{1j} = a_{1i}, \quad 1 \leq i \leq n, \\ \bullet a_{i1} &= \sum_{j=1}^1 l_{ij} \cdot r_{j1} \Rightarrow l_{i1} = \frac{a_{i1}}{r_{11}}, \quad 2 \leq i \leq n, \\ \bullet a_{2i} &= \sum_{j=1}^2 l_{2j} \cdot r_{ji} \Rightarrow r_{2i} = a_{2i} - l_{21} \cdot r_{1i}, \quad 2 \leq i \leq n, \\ &\vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \end{aligned}$$

وبوجه عام، تكتب خوارزمية Crout كما يلي:

Algorithm {Crout Method}

Begin

For $i=1$ to n do

begin

$$\text{for } k=i \text{ to } n \text{ do } r_{ik} = a_{ik} - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} \cdot r_{jk}$$

$$\text{for } k=i+1 \text{ to } n \text{ do } \quad \ell_{ki} = \frac{1}{r_{ii}} \left(a_{ki} - \sum_{j=1}^{i-1} \ell_{kj} \cdot r_{ji} \right)$$

end;

End.

• **طريقة Banachiewicz:** وتستخدم المسح سطر-سطر كما يوضح الشكل التالي

1	
2	3
4	5
6	7
8	9
10	11

4.1. اختيار المرتكز القطري Pivot

تصادفنا، في بداية عملية حذف الجاهيل في طريقة غاوص، مسألة اختيار معادلة يكون فيها $a_{i1} \neq 0$ ؛ نسمي هذا العنصر "المرتكز القطري" والذي بواسطته نتمكن من حذف المجهول x_1 من بقية المعادلات. يلعب اختيار عنصر الارتكاز القطري دوراً هاماً في دقة الناتج العددي للحساب بالنقطة العائمة القياسية. كما يوضح المثال الآتي.

مثال: (Forsythe)

لتكن جملة المعادلتين

$$(7) \quad \begin{aligned} 1.00 \times 10^{-4} \cdot x_1 + 1.00 \cdot x_2 &= 1.00 \\ 1.00 \cdot x_1 + 1.00 \cdot x_2 &= 2.00 \end{aligned}$$

والتي تقبل حلاً معطى بالعلاقات

$$x_1 = \frac{1}{0.9999} = 1.000010001\dots, \quad x_2 = \frac{0.9998}{0.9999} = 0.99989998\dots$$

لنطبق طريقة غاوص في الحذف ولنفترض أننا ننفذ ذلك مستخدمين نظاماً حاسوبياً تمثل الأعداد فيه بالنقطة العائمة بدقة ثلاثة أرقام (أرقام معنوية) بالنظام العشري. لنناقش الحالتين التاليتين:

(a) لنأخذ $a_{11} = 1.00 \times 10^{-4}$ كمرتكز قطري، عندها يكون

$$\begin{aligned} \ell_{21} &= a_{21} / a_{11} = 1.00 \times 10^4 \\ a_{22}^{(1)} &= 1.00 - 1.00 \times 10^4 \doteq -1.00 \times 10^4 \\ b_2^{(1)} &= 2.00 - 1.00 \times 10^4 = -1.00 \times 10^4 \end{aligned}$$

ومن ثمّ يكون

$$x_2 = b_2^{(1)} / a_{22}^{(1)} = 1.00 \text{ (تماماً)}$$

ولكن بالنسبة لـ x_1 نحصل على القيمة

$$x_1 = (b_1 - a_{12}x_2) / a_{11} = (1.00 - 1.00 * 1.00) / (1.00 \times 10^{-4}) = 0.$$

نلاحظ هنا أنّ قيمة x_1 التي حصلنا عليها هنا خاطئة تماماً!.

(b) الآن، نقوم بتبديل المعادلتين في (7)، فيصبح عندئذٍ المركز القطري 1.00 وتعطي عمليّة حذف غاوص القيم التالية:

$$\begin{aligned} \ell_{21} &= 1.00 \times 10^{-4}, \\ a_{22}^{(1)} &= 1.00 - 1.00 \times 10^{-4} = 1.00, \\ b_2^{(1)} &= 1.00 - 2.00 * 1.00 \times 10^{-4} = 1.00. \end{aligned}$$

ومن جديد، نحصل على

$$x_2 = b_2^{(1)} / a_{22}^{(1)} = 1.00$$

ولكن، هذه المرّة تكون قيمة x_1 كما يلي

$$x_1 = (b_1 - a_{12}x_2) / a_{11} = (2.00 - 1.00 * 1.00) / 1.00 = 1.00.$$

نلاحظ هنا أنّ قيم كلّ من x_2 وكذلك x_1 تمثّل تقريباً جيّداً للحلّ.

2. طريقة شولسكي Choleski method

لندرس طريقة غاوص في الحالة الخاصّة التي تكون فيها المصفوفة A :

$$- \text{متناظرة أي } A^T = A,$$

$$- \text{معرفة موجبة أي } x^T \cdot A \cdot x > 0 \text{ أيّاً كان الشعاع } x \neq 0.$$

توضّح المبرهنة التالية، أنّه لا حاجة، في هذه الحالة، إلى إجراء البحث عن عناصر الارتكاز القطري في خوارزمية غاوص في حذف الجاهيل.

مبرهنة 3: لتكن $A \in M_n(\mathbb{K})$ مصفوفة متناظرة ومعرفة موجبة. عندئذ:

(1°) تقبل المصفوفة A تفريقاً LR ،

(2°) يتمتع التفريق $A = L \cdot R$ بالخاصة

$$(8) \quad R = D \cdot L^T, \quad D = \text{diag}(r_{11}, \dots, r_{nn}).$$

الإثبات:

(1°) لدينا هنا $a_{11} = e_1^T \cdot A \cdot e_1 > 0$ حيث $e_1 = (1, 0, \dots, 0)^T$ ، وذلك لكون المصفوفة A معرفة موجبة. ومن ثمّ يمكن اختيار العنصر a_{11} كمركز قطري في المرحلة الأولى من طريقة غاوس:

$$(9) \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & a^T \\ a & C \end{pmatrix} \rightarrow A^{(1)} = \begin{pmatrix} a_{11} & a^T \\ 0 & C^{(1)} \end{pmatrix}$$

حيث

$$c_{ij}^{(1)} = a_{ij} - \frac{a_{i1}}{a_{11}} \cdot a_{1j}, \quad 2 \leq i, j \leq n.$$

أو، بشكل مكافئ

$$C^{(1)} = C - \frac{1}{a_{11}} \cdot a \cdot a^T.$$

من الواضح أنّ المصفوفة $C^{(1)}$ متناظرة. لنبرهن أنّها أيضاً معرفة موجبة:

نفترض أنّ $y \in \mathbb{R}^{n-1}$ ، $y \neq 0$. يجب أن نثبت صحّة المتراجحة $y^T \cdot C^{(1)} \cdot y > 0$. بالاستفادة من الكتابة (9) ومن كون المصفوفة A معرفة موجبة نستطيع أن نكتب

$$(x_1, y^T) \begin{pmatrix} a_{11} & a^T \\ a & C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ y \end{pmatrix} = a_{11}x_1^2 + 2x_1 \cdot y^T a + y^T \cdot C \cdot y > 0.$$

فإذا وضعنا $x_1 = -y^T a / a_{11}$ في المتراجحة السابقة نجد

$$y^T C^{(1)} y = y^T C y - \frac{1}{a_{11}} (y^T a)^2 > 0.$$

وبالتدريج، نجد أنّ المرحلة الثانية وكذلك المراحل الأخرى من طريقة غاوس في حذف المجاهيل قابلة للتنفيذ دون البحث عن مركز قطري جديد.

(2°) العلاقة (8) هي نتيجة من وحدانية التفريق LR لمصفوفة قلوّبة. في الواقع، إذا عرفنا $\hat{L} = R^T \cdot D^{-1}$ فإننا نحصل على المطابقة التالية

$$A = A^T = R^T \cdot L^T = \hat{L} \cdot (D \cdot L^T),$$

ومن ثمّ نستنتج من وحدانيّة التفريق LR أنّ $\hat{L} = L$. ■

ملاحظة هامة: بما أنّ العناصر $r_{ii} > 0$ (المصفوفة A معرفة موجبة)، فإنّه يمكن تعريف المصفوفة

$$D^{1/2} = \text{diag}(\sqrt{r_{11}}, \dots, \sqrt{r_{mm}}),$$

ومن ثمّ يؤول التفريق $A = L \cdot D \cdot L^T$ إلى الشكل

$$A = (LD^{1/2})(D^{1/2}L^T) = (LD^{1/2})(LD^{1/2})^T$$

نضع $B = L \cdot D^{1/2}$ ، فنحصل على التفريق

$$(10) \quad A = B \cdot B^T$$

والذي يسمّى **تفريق شولسكي** للمصفوفة A . حيث

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & & 0 \\ \vdots & \ddots & \\ b_{n1} & \cdots & b_{nm} \end{pmatrix}$$

بمقارنة طرفي المطابقة $A = B \cdot B^T$ نجد

$$\left. \begin{array}{l} i = k : \quad a_{kk} = b_{k1}^2 + b_{k2}^2 + \cdots + b_{kk}^2 \\ i > k : \quad a_{ik} = b_{i1}b_{k1} + \cdots + b_{ik}b_{kk} \end{array} \right\}, \quad 1 \leq k \leq n.$$

ومنه نستنتج خوارزمية شولسكي في تفريق مصفوفة متناظرة معرفة موجبة:

Algorithm {Choleski Method}

Begin

for $k=1$ to n do

begin

$$b_{kk} \leftarrow \sqrt{a_{kk} - \sum_{j=1}^{k-1} b_{kj}^2};$$

$$\text{for } i=k+1 \text{ to } n \text{ do} \quad b_{ik} \leftarrow \left(a_{ik} - \sum_{j=1}^{k-1} b_{ij}b_{kj} \right) / b_{kk}.$$

end;

End. {Choleski}

فيما يتعلّق بكلفة خوارزمية شولسكي، فيمكن تقدير عدد العمليات الحسابية الأساسية (مع إهمال الـ n عملية جذر

تربيعي) اللازمة كما يلي:

$$\sum_{k=1}^n (n-k) \cdot k \approx \int_0^n (n-x)x \, dx = \frac{n^3}{6}.$$

وهذا يوافق نصف كلفة تعيين التفريق LR التي رأيناها سابقاً.

3. طريقة المربعات الصغرى في حل جمل المعادلات الخطية

لتكن جملة المعادلات الخطية

$$(11) \quad \begin{aligned} a_{11} \cdot x_1 + a_{12} \cdot x_2 + \cdots + a_{1n} \cdot x_n &= b_1 \\ a_{21} \cdot x_1 + a_{22} \cdot x_2 + \cdots + a_{2n} \cdot x_n &= b_2 \\ \vdots & \\ a_{m1} \cdot x_1 + a_{m2} \cdot x_2 + \cdots + a_{mn} \cdot x_n &= b_m \end{aligned}$$

حيث $n \leq m$. تكتب هذه الجملة مصفوفاتياً على الشكل

$$\begin{aligned} A \cdot x &= b, \\ A &\in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R}), \quad x \in \mathbb{R}^n, \quad b \in \mathbb{R}^m. \end{aligned}$$

بوجه عام، لا تملك جملة المعادلات (11) حلاً. تكمن الفكرة في طرح هذه المسألة في البحث عن شعاع x يحقق الخاصّة التالية:

$$(12) \quad \|A \cdot x - b\|_2 = \min_{y \in \mathbb{R}^n} \|A \cdot y - b\|_2$$

يدلّ اسم "مسألة التربيقات الصغرى" على اختيار النظيم الاقليدي لقياس خطأ التقريب (يجب أن يكون مجموع مربعات الأخطاء أصغرياً).

مبرهنة 4: لتكن $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R})$ ، حيث $n \leq m$ وليكن $b \in \mathbb{R}^m$. يكون الشعاع $x \in \mathbb{R}^n$ حلاً للمسألة (12) إذا وفقط إذا كان x حلاً لجملة المعادلات الخطية

$$(13) \quad A^T A \cdot x = A^T b.$$

الإثبات: إذا كان $z \in \mathbb{R}^n$ و $\alpha \in \mathbb{R}$ فإنّ

$$\|A(x + \alpha z) - b\|_2^2 = \|Ax - b\|_2^2 + 2\alpha \cdot z^T \cdot A^T(Ax - b) + \alpha^2 \cdot \|Az\|_2^2$$

• **لزوم الشرط:** إذا كان الشعاع $z = -A^T(Ax - b)$ غير معدوم فإنّ المقدار

$$2\alpha \cdot z^T \cdot A^T(Ax - b) + \alpha^2 \cdot \|Az\|_2^2 = -2\alpha \cdot z^T \cdot z + \alpha^2 \cdot \|Az\|_2^2$$

يكون ذا إشارة سالبة عندما تكون قيمة الوسيط α صغيرةً بالقدر الكافي وعندها يكون

$$\|Ax - b\|_2 < \|A(x + \alpha z) - b\|_2$$

وهذا يتعارض مع افتراض x حلّ للمسألة (12).

• **كفاية الشرط:** إذا كان x يحقق الشرط (13) فإنّ

$$\forall z \in \mathbb{R}^n, \quad \|A(x + \alpha z) - b\|_2^2 = \|Ax - b\|_2^2 + \alpha^2 \cdot \|Az\|_2^2$$

ومن ثمّ يكون

$$\forall y \in \mathbb{R}^n, \quad \|A \cdot x - b\|_2 \leq \|A \cdot y - b\|_2$$

أي أنّ x حلّ للمسألة (12) وهو المطلوب. ■

❖ **التمثيل الهندسي:** تشكّل المجموعة $E = \{Ay : y \in \mathbb{R}^n\}$ فضاءً شعاعياً خطياً جزئياً من الفضاء \mathbb{R}^m . إذا كان $b \in \mathbb{R}^m$ شعاعاً اختيارياً، فإنّ الشعاع $x \in \mathbb{R}^n$ يكون حلّاً للمسألة (12) **إذا وفقط إذا** كان العنصر Ax هو المسقط العمودي للشعاع b على الفضاء E . هذا يعني أنّ

$$\forall y \in \mathbb{R}^n, \quad (A \cdot x - b) \perp A \cdot y.$$

نستنتج من ذلك أنّ $A^T(Ax - b) = 0$. وبهذا نكون قد أثبتنا مرّة أخرى **المبرهنة 4**.

ملاحظة: تمتلك جملة المعادلات (13) **دوماً** (وعلى الأقل) حلّاً، وذلك لأنّ **المسقط العمودي** للشعاع b على الفضاء E **موجود دائماً**. من جهة ثانية، المصفوفة $A^T A$ متناظرة وشبه معرفة موجبة ($x^T A^T A x = \|Ax\|^2 \geq 0$)، وتكون معرفة موجبة إذا كانت أشعة الأعمدة في المصفوفة A مستقلة خطياً، أي:

$$\forall x \neq 0, \quad A \cdot x \neq 0.$$

وفي هذه الحالة، يمكننا استخدام خوارزمية شولسكي لحل جملة المعادلات (13). ولكن غالباً، ما يجري إيجاد الحلّ مباشرةً من المسألة (12) دون استعمال المعادلات (13).

4. تفريق QR للمصفوفات المربّعة

رأينا في طريقة غاوص كيف أدى ضرب الجملة الخطيّة $A \cdot x = b$ بالمصفوفة $M_{n-1} \cdot \dots \cdot M_2 \cdot M_1$ إلى تحويل هذه الجملة إلى الجملة المكافئة $R \cdot x = c$ حيث R هي مصفوفة مثلثية من الأعلى.

لحلّ مسألة التربييعات الصغرى (12) نبحث عن مصفوفة متعامدة $Q \in \mathcal{M}_m(\mathbb{R})$ بحيث يكون

$$Q^T(Ax - b) = \begin{pmatrix} R \\ 0 \end{pmatrix} x - \begin{pmatrix} c \\ c' \end{pmatrix}$$

حيث $R \in M_n(\mathbb{R})$ مصفوفة مثلثية من الأعلى، ويمثل الشعاع $(c, c')^T$ تجزئةً للشعاع $Q^T b$ حيث $c \in \mathbb{R}^n$ ، $c' \in \mathbb{R}^{m-n}$. وبما أن التحويلات المتعامدة تحافظ على التنظيم الاقليدي يكون لدينا

$$(14) \quad \|Ax - b\|_2^2 = \|Q^T \cdot (Ax - b)\|_2^2 = \|Rx - c\|_2^2 + \|c'\|_2^2.$$

ومن ثم، فإن إيجاد حلٍ للمسألة (12) يؤول إلى حل الجملة الخطية

$$R \cdot x = c.$$

بوجه عام، نبحت عند حل جملة معادلات خطية $A \cdot x = b$ عن مصفوفة Q متعامدة (أي $Q^T Q = I$) وعن مصفوفة مثلثية من الأعلى R بحيث يكون $Q^T \cdot A = R$ أو بشكل مكافئ

$$A = Q \cdot R$$

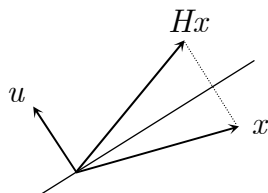
تسمى الكتابة الأخيرة "تفريق QR للمصفوفة A "

❖ انعكاسات هاوسهولدر (1958):

ليكن $u \in \mathbb{R}^n$ يحقق الشرط $u^T u = 1$. نسمي مصفوفة هاوسهولدر Householder الموافقة للشعاع u المصفوفة المعرفة بالعلاقة:

$$(15) \quad H = I - 2u \cdot u^T$$

تتمتع مصفوفات هاوسهولدر بالخواص التالية:



(1°) H هي انعكاس بالنسبة للمستوي $\{x : u^T x = 0\}$ ، لأن:

$$(H \cdot x = x - u \cdot (2u^T x)) \wedge ((H \cdot x + x) \perp u)$$

(2°) H مصفوفة متناظرة،

(3°) H مصفوفة متعامدة، لأن

$$H^T H = (I - 2uu^T)^T (I - 2uu^T) = I - 4uu^T + 4uu^T uu^T = I.$$

نعرض في الفقرة التالية طريقةً تستخدم تحويلات هاوسهولدر في إرجاع مصفوفة مربعة إلى الشكل المثلي.

❖ خوارزمية Householder-Businger-Golub

⊕ في المرحلة الأولى، نبحت عن مصفوفة هاوسهولدر

$$H_1 = I_m - 2u_1 u_1^T, \quad u_1 \in \mathbb{R}^m, \quad u_1^T u = 1.$$

بحيث يكون

$$(16) \quad H_1 \cdot A = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \times & \cdots & \times \\ 0 & \times & \cdots & \times \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \times & \cdots & \times \end{pmatrix}.$$

فإذا رمزنا بـ A_1 للعمود الأوّل في المصفوفة A ، يكون لدينا $H_1 A_1 = \alpha_1 e_1 = (\alpha_1, 0, \dots, 0)^T$ ويكون أيضاً $\|\alpha_1\| = \|H_1 A_1\|_2 = \|A_1\|_2$. كما أنّ الشكل الخاص للمصفوفة H_1 يقتضي أن يكون

$$H_1 A_1 = A_1 - 2u_1 \cdot u_1^T A_1 = \alpha_1 e_1.$$

نلاحظ هنا أنّ المقدار $u_1^T A_1$ هو عددٌ سلميّ. نستنتج من ذلك أنّ

$$u_1 = \lambda \cdot v_1, \quad v_1 = A_1 - \alpha_1 e_1$$

يعيّن الثابت λ من الشرط $\|u_1\|_2 = 1$. وبما أنّنا نملك حرية اختيار إشارة العدد α_1 فإننا نختار

$$(17) \quad \alpha_1 = -\text{sign}(a_{11}) \cdot \|A_1\|_2$$

لتجنّب عمليّة طرح حسابيّة قد ينجم عنها أخطاء تدوير محسوسة عند حساب قيمة $v_1 = A_1 - \alpha_1 e_1$.

بغية حساب المصفوفة $H_1 A$ نرّمز بـ A_j و $(H_1 A)_j$ للعمود رقم j من المصفوفة A والمصفوفة $H_1 A$ على الترتيب. عندها، يكون

$$(18) \quad (H_1 A)_j = A_j - 2u_1 u_1^T A_j = A_j - \beta \cdot v_1^T A_j v_1, \quad \beta = \frac{2}{v_1^T v_1}.$$

يمكن حساب العدد β بمساعدة العلاقة التالية

$$(19) \quad \beta^{-1} = \frac{v_1^T v_1}{2} = \frac{1}{2} (A_1^T A_1 - 2\alpha_1 a_{11} + \alpha_1^2) = -\alpha_1 (a_{11} - \alpha_1).$$

⊕ **في المرحلة الثانية**، نطبّق العمليّة السابقة على المصفوفة الجزئيّة ذات الأبعاد $(m-1) \times (n-1)$ والتي نحصل عليها بحذف السطر الأول والعمود الأول من المصفوفة $H_1 A$. بهذا نحصل على شعاع $\bar{u}_2 \in \mathbb{R}^{m-1}$ ومصفوفة هاوسهولدر $\bar{H}_2 = I_{m-1} - 2\bar{u}_2 \bar{u}_2^T$. نضع $u_2 = (0, \bar{u}_2)^T$ ونضرب طرفي المساواة (16) بالمصفوفة $H_2 = I_m - 2u_2 u_2^T$ فنحصل على

$$H_2 H_1 A = H_2 \begin{pmatrix} \alpha_1 & \times & \cdots & \times \\ 0 & & & \\ \vdots & & C & \\ 0 & & & \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \times & \cdots & \times \\ 0 & & & \\ \vdots & & \bar{H}_2 C & \\ 0 & & & \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \times & \times & \cdots & \times \\ 0 & \alpha_2 & \times & \cdots & \times \\ 0 & 0 & \times & \cdots & \times \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \times & \cdots & \times \end{pmatrix}.$$

بمتابعة هذه التحويلات على الأعمدة نحصل على مصفوفة مثلثيّة:

$$\underbrace{H_n \cdots H_2 H_1}_{Q^T} A = R$$

وهذا يعطينا تفريق QR للمصفوفة A مع $Q^T = H_n \cdots H_2 H_1$.

❖ كلفة التفريق QR

في المرحلة الأولى، نقوم بحساب α_1 من العلاقة (17) وهذا يتطلب تقريباً $(\approx m \text{ operations})$ ، وأما حساب المقدار $2/v_1^T v_1$ عن طريق العلاقة (19) فهو مهمل وفيما يتعلق بحساب بالأشعة $((H_1 A)_j)_{j=2, \dots, n}$ باستخدام العلاقة (18) فإن ذلك يتطلب تقريباً $(\approx (n-1) \cdot 2 \cdot m \text{ operations})$.

بالحصلة، تتطلب هذه المرحلة تقريباً $\approx 2mn \text{ operations}$. ومن ثم فإن الحصول على التفريق QR للمصفوفة A يتطلب:

$$2(n^2 + (n-1)^2 + \cdots + 1) \approx 2n^3 / 3 \text{ operations} \quad \text{when } m = n,$$

$$2m(n + (n-1) + \cdots + 1) \approx mn^2 \text{ operations} \quad \text{when } m \gg n.$$

بمقارنة هذه الكلفة مع كلفة حل المعادلات (13) والتي تتطلب تقريباً $(\approx mn^2 / 2 \text{ operations})$ لحساب المصفوفة $A^T A$ كما تتطلب تقريباً $(\approx n^3 / 6 \text{ operations})$ لتعيين تفريق شولسكي للمصفوفة $A^T A$ ، نلاحظ أن التفريق QR يكلف في أسوأ الأحوال مثلي هذه الكلفة.

مثال: في الحالة التي تكون فيها أعمدة المصفوفة A "تقريباً" مرتبطة خطياً، فإنه يستحسن حل المسألة (12) باستخدام التفريق QR بدلاً من حل المعادلات (13) مباشرة. فعلى سبيل المثال،

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ \varepsilon & 0 \\ 0 & \varepsilon \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

حيث ε هو عددٌ صغيرٌ يحقق $\varepsilon^2 < eps$ إذا افترضنا eps دقة الآلة التي نجري فيها الحسابات العددية بالنقطة العائمة. بإجراء حسابات تامة (دون تقريب عددي) نحصل على

$$A^T A = \begin{pmatrix} 1 + \varepsilon^2 & 1 \\ 1 & 1 + \varepsilon^2 \end{pmatrix}, \quad A^T b = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

ويعطى حل المعادلات (13) في هذه الحالة القيم

$$x_1 = x_2 = \frac{1}{2 + \varepsilon^2} = \frac{1}{2} + O(\varepsilon^2).$$

نلاحظ هنا أن إجراء الحسابات العددية بالنقطة العائمة يخفي الحد ε^2 من المصفوفة $A^T A$ وبذلك تصبح غير قلوبية، ولا يكون هناك بالنتيجة حل للمعادلات (13).

بالمقابل، فإنّ تطبيق خوارزمية Householder-Businger-Golub تعطينا (بإهمال الحدّ ε^2):

$$\alpha_1 = -1, v_1 = (2, \varepsilon, 0)^T, \dots$$

وفي النهاية نحصل على

$$R = \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 0 & \sqrt{2} \cdot \varepsilon \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad Q^T b = \begin{pmatrix} -1 \\ \varepsilon / \sqrt{2} \\ -\varepsilon / \sqrt{2} \end{pmatrix}.$$

يعطي حل الجملة

$$\begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 0 & \sqrt{2} \cdot \varepsilon \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ \varepsilon / \sqrt{2} \end{pmatrix}$$

تقريباً جيّداً للحل النظري للمسألة.

5. مسائل وتمارين

1.5. لتكن $A \cdot x = b$ جملة معادلات خطيّة معرّفة كما يلي

$$A = \begin{pmatrix} 0.780 & 0.563 \\ 0.913 & 0.659 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0.217 \\ 0.254 \end{pmatrix}.$$

تقبل هذه الجملة الحل $x^T = (1, -1)$. ليكن $x_1 = (0.999, -1.001)$ و $x_2 = (0.341, -0.087)$

حلان تقريبيان لهذه الجملة. نعرّف "راسب" الشعاع x بأنّه الشعاع $r(x) = b - A \cdot x$

أولاً: احسب كلاً من $r(x_1)$ و $r(x_2)$. ما تعليقك على النتيجة؟

ثانياً: تحقق صحّة المساواة

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 659000 & -563000 \\ -913000 & 780000 \end{pmatrix}.$$

وعين قيمة $\kappa_\infty(A)$.

ثالثاً: عبّر عن الفرق $\Delta x = \tilde{x} - x$ بدلالة الراسب $r(\tilde{x})$. هل يوضّح ذلك الوضع الذي لاحظناه في أولاً؟

2.5. لتكن $A \in M_n(\mathbb{R})$ مصفوفة تقبل تفريقاً LR حيث $|\ell_{ij}| \leq 1$ أيّاً كان $1 \leq j \leq i \leq n$. نرمز بـ a_i^T و

u_i^T إلى الأسطر رقم i من المصفوفة A والمصفوفة R على الترتيب. برهن أنّ

$$u_i^T = a_i^T - \sum_{k=1}^{i-1} \ell_{ik} \cdot u_k^T$$

واستنتج أنّ

$$\|U\|_{\infty} \leq 2^{n-1} \cdot \|A\|_{\infty}.$$

3.5. لتكن A و C مصفوفتين مربعيتين. نعرّف المصفوفة $R = I - CA$. نفترض أن $\|R\| < 1$ حيث $\|\cdot\|$ هو نظيم مصفوفاتي ما.

أولاً: برهن أن المصفوفتين A و C قلوبتان وأن

$$\frac{\|R\|}{\|A\| \cdot \|C\|} \leq \frac{\|A^{-1} - C\|}{\|C\|} \leq \frac{\|R\|}{1 - \|R\|}.$$

ثانياً: ليكن \hat{x} حلاً تقريبياً لجملة المعادلات $A \cdot x = b$. نعرّف $r = b - A \cdot \hat{x}$. برهن المتراجحة التالية

$$\|x - \hat{x}\| \leq \frac{\|C \cdot r\|}{1 - \|R\|}$$

4.5. لتكن $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ مصفوفة قلوبية. نعرّف التحليل $A = M - N$ حيث M مصفوفة قلوبية. وليكن $\|\cdot\|$ نظيماً مصفوفاتياً تتحقق من أجله المتراجحة التالية

$$\|N\| < \frac{1}{2\|A^{-1}\|}$$

برهن أن $\rho(M^{-1}N) < 1$.

5.5. أولاً: احسب تفريق شولسكي $A = B \cdot B^T$ لمصفوفة هلبرت المعرفة بالعلاقة

$$A = \left(\frac{1}{i+j-1} \right)_{1 \leq i, j \leq n}, \quad n = 3, 6, 9, 12, 15.$$

ثانياً: قارن النتائج العددية مع القيم الفعلية لعناصر المصفوفة B المعطاة بالعلاقات

$$(20) \quad b_{jk} = \frac{\sqrt{2k-1} \cdot (j-1)! \cdot (j-1)!}{(j-k)! \cdot (j+k-1)!}.$$

ما عدد الأرقام المعنوية (ذات الدلالة) ؟

ثالثاً: إذا كانت \hat{B} ترمز إلى النتيجة العددية، احسب الفرق $A - \hat{B} \cdot \hat{B}^T$ واحسب أيضاً الفرق $A - B \cdot B^T$ في حالة مصفوفة التفريق B المعرفة بالعلاقات (20).

6.5. لتكن $A = (a_{ij})$ مصفوفة مربعة. نرمز بـ $(a_{ij}^{(k)})$ لمصفوفات المراحل الانتقالية في خوارزمية غاوص. برهن أنه عند اتباع استراتيجية البحث الجزئي في إيجاد المرتكز القطري (البحث عمودياً) يكون لدينا

$$(21) \quad \max_{i,j,k} |a_{ij}^{(k)}| \leq 2^{n-1} \cdot \max_{i,j} |a_{ij}|.$$

يبين أن المتراجحة السابقة تكون مساواة في حالة المصفوفة التالية

$$A = \begin{pmatrix} 1 & & & & 1 \\ -1 & 1 & & & 1 \\ -1 & -1 & 1 & & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ -1 & -1 & \dots & -1 & 1 \end{pmatrix}.$$

7.5. لتكن $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ مصفوفة متناظرة ومعرّفة موجبة. نفترض وجود عددين موجبين $0 < \beta < \alpha$ بحيث يكون:

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, \quad \beta \cdot x^T x \leq x^T A x \leq \alpha \cdot x^T x$$

أثبت أنّ

$$|a_{ij}| \leq \alpha - \beta, \quad 1 \leq i, j \leq n.$$

8.5. لتكن $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ ، برهن أنّ

$$\kappa_2(A^T \cdot A) = [\kappa_2(A)]^2.$$

9.5. لتكن $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ مصفوفة قلوبية. برهن أنّ تفريق QR (حيث Q متعامدة و R مثلثيّة من الأعلى) لهذه المصفوفة يكون **وحيداً** إذا تحققت الشروط:

$$r_{ii} > 0, \quad 1 \leq i \leq n.$$

10.5. لتكن $G \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ مصفوفة متناظرة ومعرّفة موجبة، تكتب على الشكل

$$G = \begin{bmatrix} A & B \\ B^T & C \end{bmatrix}, \quad A \in \mathcal{M}_m(\mathbb{R}).$$

أولاً: أثبت أنّ المصفوفة $C - B^T A^{-1} B$ متناظرة ومعرّفة موجبة.

حسب مرهنة شولسكي يمكن تفريق المصفوفة G وكتابتها بالشكل $G = R \cdot R^T$ حيث R مصفوفة مثلثيّة من

الأسفل من الشكل

$$R = \begin{bmatrix} R_{11} & 0 \\ R_{21} & R_{22} \end{bmatrix}, \quad R_{11} \in \mathcal{M}_m(\mathbb{R}),$$

ثانياً: بين أنّه إذا كانت N مصفوفة مربّعة وقلوبية فإنّ المصفوفة $N^T N$ تكون متناظرة ومعرّفة موجبة.

ثالثاً: برهن أنّ $R_{22} R_{22}^T = C - B^T A^{-1} B$.

رابعاً: أثبت صحّة المتراجحتين التاليتين

$$r_{ii}^2 \geq \min_{x \neq 0} \frac{x^T \cdot G \cdot x}{x^T x} = \frac{1}{\|R^{-1}\|_2^2}, \quad 1 \leq i \leq n,$$

$$r_{ii}^2 \leq \max_{x \neq 0} \frac{x^T \cdot G \cdot x}{x^T x} = \|R\|_2^2, \quad 1 \leq i \leq n.$$

خامساً: برهن أنّ

$$\kappa_2(R) \geq \max_{1 \leq i, j \leq n} \frac{|r_{ii}|}{|r_{kk}|}.$$

