

# ЛЕКЦІЯ 10. НАБЛИЖЕНЕ ЗНАХОДЖЕННЯ ВЛАСНИХ ЧИСЕЛ І ВЕКТОРІВ МАТРИЦІ

## 10.1. Власні числа і власні вектори матриці

1. *Власним числом* матриці  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  називають число (дійсне або комплексне)  $\lambda$ , таке, що рівняння

$$A\vec{x} = \lambda\vec{x} \quad (10.1)$$

має нетривіальний розв'язок  $\vec{x} \neq \vec{0}$ , який називають *власним вектором* матриці  $A$ , який відповідає власному числу  $\lambda$ . Множину всіх власних чисел матриці  $A$  називають спектром матриці  $A$ . Рівняння (10.1) можна переписати як

$$(A - \lambda E_n)\vec{x} = \vec{0},$$

де  $E_n$  — одинична матриця  $n$ -го порядку. Ця однорідна система має нетривіальний розв'язок тоді й лише тоді, коли характеристичний визначник

$$\det(A - \lambda E_n) = 0.$$

Отже, правдива

**Теорема 10.1.** Власні числа матриці  $A$  є розв'язками  $\lambda$  характеристичного рівняння

$$\det(A - \lambda E_n) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = 0.$$

2. Обчислюючи характеристичний визначник, ми дістаємо характеристичний многочлен  $n$ -го степеня матриці  $A$ .

Для великих або дуже великих матриць може бути складно визначати власні числа, як взагалі, складно знаходити корені характеристичних многочленів високих степенів.

Сума власних чисел (деякі з них можуть бути рівними) дорівнює сумі діагональних елементів матриці  $A$ , яку називають *слідом* матриці  $A$ , тому

$$\operatorname{tr} A = \sum_{j=1}^n a_{jj} = \sum_{k=1}^n \lambda_k.$$

Добуток власних чисел дорівнює визначнику матриці  $A$ ,

$$\det A = \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n.$$

3. Характеристичний многочлен матриці  $A$ , має вигляд

$$f(\lambda) = (-1)^n (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_n).$$

Зберімо однакові множники характеристичного многочлена і позначмо різні власні числа як  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  ( $r \leq n$ ):

$$f(\lambda) = (-1)^n (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \dots (\lambda - \lambda_r)^{m_r}.$$

Показник  $m_j$  називають *алгебричною кратністю* власного числа  $\lambda_j$ . Найбільша кількість власних векторів, які відповідають власному числу  $\lambda_j$  називають *геометричною кратністю* власного числа  $\lambda_j$ .

4. Матрицю  $B$  розміром  $n \times n$  називають *подібною* до матриці  $A$ , якщо існує невироджена матриця  $T$  така, що

$$B = T^{-1}AT.$$

Подібність є важливою для подальшого розгляду.

**Теорема 10.2** (про подібні матриці). Подібні матриці мають ті самі власні числа. Якщо  $\vec{x}$  є власним вектором матриці  $A$ , то  $\vec{y} = T^{-1}\vec{x}$  є власним вектором матриці  $B$ , яке відповідає тому самому власному числу.

5.

**Теорема 10.3 (спектральний зсув)**. Якщо матриця  $A$  має власні числа  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ , то матриця  $A - kE_n$  для будь-якого числа  $k$  має власні числа  $\lambda_1 - k, \lambda_2 - k, \dots, \lambda_n - k$ .

**Теорема 10.4 (про матричний многочлен)**. Якщо  $\lambda$  є власним числом матриці  $A$ , то

$$q(\lambda) = \alpha_s \lambda^s + \alpha_{s-1} \lambda^{s-1} + \dots + \alpha_1 \lambda + \alpha_0$$

є власним числом матричного многочлена

$$q(A) = \alpha_s A^s + \alpha_{s-1} A^{s-1} + \dots + \alpha_1 A + \alpha_0 E_n.$$

**Теорема 10.5**. Власні числа ермітових матриць, зокрема дійсних симетричних матриць ( $A^T = A$ ), дійсні. Власні числа косоермітових матриць, зокрема кососиметричних матриць ( $A^T = -A$ ), або суто уявні або 0. Власні числа ортогональних матриць ( $A^T = A^{-1}$ ) рівні за модулем 1.

6. Вибір чисельного методу для знаходження власних чисел залежить істотно від 2 обставин:

1) типу матриці (дійсна симетрична, дійсна загальна, комплексна, розріджена або ні);

2) типу інформації, який треба одержати, чи треба взяти всі власні числа чи тільки певні специфічні, зокрема, найбільше власне число, чи потрібно знаходити власні вектори тощо.

## 10.2. Включення власних чисел матриці

1. За винятком деяких простих випадків, неможливо визначити власні числа точно за скінченну кількість операцій, тому що вони є коренями многочленів високих степенів. Отже, переважно використовують ітераційний процес.

Припустимо, що матриці є дійсними, а їх власні числа (для несиметричних матриць) можуть бути комплексно-спряженими.

Важливість теореми Гершгоріна полягає в тому, що вона дає область, яка складається із замкнених кругів на комплексній площині і включає всі власні числа заданої матриці. А саме, для кожного  $j = \overline{1, n}$  нерівність у формулюванні теореми визначає замкнений круг комплексної  $\lambda$ -площини із центром у точці  $a_{jj}$  і певним радіусом.

**Теорема 10. 6 (Гершгоріна).** Нехай  $\lambda$  — власне число будь-якої матриці  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ . Для будь-якого індекса  $i$  ( $i = \overline{1, n}$ ) правдива нерівність

$$|a_{ii} - \lambda| \leq \sum_{\substack{k=1, \\ k \neq i}}^n |a_{ik}|.$$

Приміром, для симетричної матриці

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 5 & 1 \\ 1/2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

маємо такі круги Гершгоріна (рис. 10.1):

$$D_1 = \{z \in \mathbb{C} \mid |z| \leq 1\},$$

$$D_2 = \left\{z \in \mathbb{C} \mid \left|z - 5\right| \leq \frac{3}{2}\right\},$$

$$D_3 = \left\{z \in \mathbb{C} \mid \left|z - 1\right| \leq \frac{3}{2}\right\}.$$

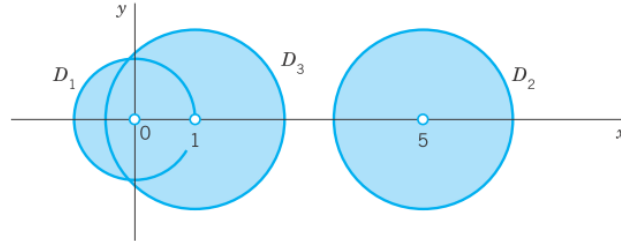


Рис. 10.1

2.

**Теорема 10.7 (узагальнена Гершгоріна).** Якщо  $p$  кругів Гершгоріна утворюють множину  $S$  таку, що відокремлена від  $n - p$  інших кругів заданої матриці  $A$ , то множина  $S$  містить точно  $p$  власних чисел матриці  $A$  (кожен порахований відповідно до алгебричної кратності).

3. За означенням матриця  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  є *діагонально панівною*, якщо

$$|a_{ii}| \geq \sum_{k \neq i} |a_{ik}|.$$

Матрицю називають *строго діагонально панівною*, якщо ця нерівність строга.

**Теорема 10.8.** Строго діагонально панівна матриця невироджена.

**Теорема 10.9 (Шура).** Нехай  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ . Для кожного власного числа  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  виконано нерівність

$$|\lambda_k|^2 \leq \sum_{i=1}^n |\lambda_i|^2 \leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2.$$

Друга нерівність стає рівністю тоді й лише тоді, коли матриця  $A$  справджує умову (такі матриці називають нормальними)

$$A^T A = A A^T,$$

що виконано для симетричних, косиметричних і ортогональних матриць.

4.

**Теорема 10.10 (Перрона).** Нехай  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  дійсна матриця з додатними елементами. Нехай  $A$  має додатне власне значення  $\lambda = \rho$  (спектральному радіусу) з алгебричною кратністю 1. Відповідний йому власний вектор можна вибрати з усіма додатними координатами.

### 10.3. Степеневий метод знаходження власних чисел

1. Нехай треба знайти наближені значення власних чисел матриці  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ . У степеневому методі починають з вектора  $\vec{x}^{(0)} \neq \vec{0}$  з  $n$  координатами і послідовно обчислюють

$$\vec{x}^{(1)} = A\vec{x}^{(0)}, \vec{x}^{(2)} = A\vec{x}^{(1)}, \dots, \vec{x}^{(s)} = A\vec{x}^{(s-1)}.$$

Для спрощення позначмо  $\vec{x}^{(s-1)} = \vec{x}, \vec{x}^{(s)} = \vec{y}$ , так що

$$\vec{y} = A\vec{x}.$$

Цей метод застосовують до будь-якої квадратної матриці  $A_{n \times n}$  з панівним власним числом  $\lambda$ , тобто існує таким власним числом, що  $|\lambda|$  більше, ніж решта модулів власних чисел.

2. Нехай матриця  $A$  — симетрична матриця розміром  $n \times n$  і вектор  $\vec{x} \neq \vec{0}$  — будь-який дійсний вектор з  $n$  координат. Позначмо

$$\vec{y} = A\vec{x}, m_0 = \vec{x} \cdot \vec{x}, m_1 = \vec{x} \cdot \vec{y}, m_2 = \vec{y} \cdot \vec{y}.$$

Відношення Релея

$$q = \frac{m_1}{m_0}$$

є наближенням для власного числа  $\lambda$  матриці  $A$ .

Якщо покласти  $q = \lambda - \varepsilon$ , то для похибки знаходження  $q$  маємо оцінку

$$|\varepsilon| \leq \delta = \sqrt{\frac{m_2}{m_0} - q^2}.$$

Головна перевага методу є його простота. Він може бути застосований для дуже великих розріджених матриць. Основний недолік — повільна збіжність. Якщо ми шукаємо збіжну послідовність власних векторів, кожен крок треба починати з масштабування вектора, ділячи всі координати вектора на найбільший за модулем елемент.

3. Знайдімо наближене значення власного числа і власного вектора матриці

$$A = \begin{pmatrix} 0,49 & 0,02 & 0,22 \\ 0,02 & 0,28 & 0,20 \\ 0,22 & 0,20 & 0,40 \end{pmatrix}.$$

○Вибираємо  $\vec{x}^0 = (1 \ 1 \ 1)$ . Тоді

$$\vec{x}^{(0)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{x}^{(1)} = \begin{pmatrix} 0,890244 \\ 0,609756 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{x}^{(2)} = \begin{pmatrix} 0,931193 \\ 0,541284 \\ 1 \end{pmatrix},$$

$$\vec{x}^{(5)} = \begin{pmatrix} 0,990663 \\ 0,504682 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{x}^{(10)} = \begin{pmatrix} 0,999707 \\ 0,500146 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{x}^{(15)} = \begin{pmatrix} 0,999991 \\ 0,500005 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Тут

$$A\vec{x}^{(0)} = \begin{pmatrix} 0,73 \\ 0,5 \\ 0,82 \end{pmatrix}.$$

Після масштабування

$$\vec{x}^{(1)} = \begin{pmatrix} 0,73/0,82 \\ 0,5/0,82 \\ 1 \end{pmatrix}$$

і так далі. Панівне власне значення дорівнює 0,72. Власний вектор

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0,5 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Відповідні значення  $q$  та  $\delta$  обчислюють кожного разу до масштабування. Тому на першому кроці:

$$q = \frac{m_1}{m_0} = \frac{\vec{x}^{(0)} A \vec{x}^{(0)}}{\vec{x}^{(0)} \cdot \vec{x}^{(0)}} = \frac{2,05}{3} = 0,683333;$$

$$\delta = \sqrt{\frac{m_2}{m_0} - q^2} = \sqrt{\frac{(A\vec{x}^{(0)})^T A\vec{x}^{(0)}}{\vec{x}^{(0)} \cdot \vec{x}^{(0)}} - q^2} = \sqrt{\frac{1,4553}{3} - q^2} = 0,134743.$$

Маємо таку таблицю:

$j$	1	2	5	10
$q$	0.683333	0.716048	0.719944	0.720000
$\delta$	0.134743	0.038887	0.004499	0.000141
$\epsilon$	0.036667	0.003952	0.000056	$5 \cdot 10^{-8}$

### 10.4. Тридіагоналізація та QR-факторизація

Розгляньмо задачу знайти всі власні числа дійсної симетричної матриці  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ . На першому етапі зведемо задану матрицю послідовно до трьохдіагональної матриці — матриці, у якій всі елементи нульові, за винятком головної діагоналі і діагоналей вище і нижче головної (метод Гаусголдера). Тридіагоналізація Гаусголдера спрощує матрицю не міняючи її власні значення.

**1. Метод тридіагоналізації Гаусголдера.** Нехай задано дійсно симетричну матрицю  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ . Зведемо її  $(n - 2)$  перетвореннями подібності за допомогою матриць  $P_1, P_2, \dots, P_{n-2}$  до трьохдіагональної форми. Ці матриці є ортогональними і симетричними. Тому

$$P_i^{-1} = P_i^T = P_i, i = \overline{1, n - 2}.$$

Ці перетворення виконують, починаючи із заданої матриці

$$A_0 = A = (a_{ij})_{n \times n},$$

а саме:

$$A_1 = P_1 A_0 P_1 = (a_{ij}^{(1)})_{n \times n};$$

$$A_2 = P_2 A_1 P_2 = (a_{ij}^{(2)})_{n \times n};$$

.....

$$B = A_{n-2} = P_{n-2} A_{n-3} P_{n-2} = (a_{ij}^{(n-2)})_{n \times n}.$$

Приміром, для матриці 5-го порядку перетворення матимуть вигляд:

$$\begin{bmatrix} * & * & & & \\ * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} * & * & & & \\ * & * & * & & \\ & * & * & * & * \\ & & * & * & * \\ & & & * & * \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} * & * & & & \\ * & * & * & & \\ & * & * & * & \\ & & * & * & * \\ & & & * & * \end{bmatrix}$$

First Step  
 $A_1 = P_1 A P_1$

Second Step  
 $A_2 = P_2 A_1 P_2$

Third Step  
 $A_3 = P_3 A_2 P_3$

Усі  $P_k$  матриці визначають співвідношенням:

$$P_k = E_n - 2\vec{v}_k \cdot \vec{v}_k,$$

де  $E_n$  — одинична матриця, та  $\vec{v}_k = (v_{ik})$  є одиничний вектор с першими  $k$  компонентами нулями, тому:

$$\vec{v}_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ * \\ * \\ \dots \\ * \end{pmatrix}, \vec{v}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ * \\ \dots \\ * \end{pmatrix}, \dots, \vec{v}_{n-2} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \dots \\ * \\ * \end{pmatrix},$$

де зірочками позначено інші координати (взагалі кажучи ненульові).

*Крок 1.*  $\vec{v}_1$  має координати:

$$\begin{aligned} v_{11} &= 0; \\ v_{21} &= \sqrt{\frac{1}{2} \left( 1 + \frac{|a_{21}|}{S_1} \right)}, \\ v_{i1} &= \frac{a_{i1} \operatorname{sgn} a_{21}}{2v_{21}S_1}, i = \overline{3, n}, \end{aligned}$$

де  $S = \sqrt{a_{21}^2 + a_{31}^2 + \dots + a_{n1}^2} > 0$ .

Отже, ми можемо визначити  $P_1$  та  $A_1$ .

*Крок 2.* Ми обчислюємо  $\vec{v}_2$  збільшуючи всі індекси на 1 і замінюючи  $a_{ij}$  на  $a_{ij}^{(1)}$ . Тому

$$\begin{aligned} v_{12} &= v_{22} = 0; \\ v_{32} &= \sqrt{\frac{1}{2} \left( 1 + \frac{|a_{32}^{(1)}|}{S_2} \right)}, \\ v_{i2} &= \frac{a_{i2}^{(1)} \operatorname{sgn} a_{32}^{(1)}}{2v_{32}S_2}, i = \overline{4, n}, \end{aligned}$$

де  $S_2 = \sqrt{a_{32}^{(1)2} + a_{42}^{(1)2} + \dots + a_{n2}^{(1)2}}$ .

Тоді знаходять  $P_2$  та  $A_2$ .

*Крок 3...* Знаходимо  $\vec{v}_3$ , збільшуючи всі індекси на 1 і замінюючи елементи  $a_{ij}^{(1)}$  на елементи  $a_{ij}^{(2)}$  матриці  $A$  і так далі.

## 10.5. QR-факторизація

1. У цьому методі спершу перетворюють задану дійсну симетричну матрицю  $A = (a_{n \times n})$  у трьохдіагональну матрицю  $B_0 = B$  методом Гау-

сголдера. Це утворює велику кількість нулів і зменшує кількість подальшої роботи. Потім обчислюють послідовно матриці  $B_1, B_2, \dots$

*Крок 1.* Факторизують  $B_0 = Q_0 R_0$  з ортогональною  $Q_0$  і верхньою трикутною  $R_0$ . Обчислюють  $B_1 = R_0 Q_0$ .

*Крок 2.* Факторизують  $B_1 = Q_1 R_2$ . Обчислюють  $B_2 = R_1 Q_1$ .

*Загальний крок  $s + 1$ .* Факторизують  $B_s = Q_s R_s$ . Обчислюють  $B_{s+1} = R_s Q_s$ .

Збіжність до діагональної матриці. Доведемо, що  $B_{s+1}$  подібно до  $B$ . Маємо  $R_s = Q_s^{-1} B_s$ . Тоді

$$B_{s+1} = R_s Q_s = Q_s^{-1} B_s Q_s.$$

Тому  $B_{s+1}$  подібна до  $B_s$ . Отже,  $B_{s+1}$  подібна до  $B_0 = B$  для всіх  $s$ . А це означає, що матриця  $B_{s+1}$  має ті самі власні числа що й  $B$ .

Доведемо, що матриця  $B_{s+1}$  симетрична за методом математичної індукції. А саме,  $B_0 = B$  — симетрична. Припускаючи, що  $B_s$  — симетрична, маємо  $B_s^T = B_s$  і користуючись тим, що  $Q_s^{-1} = Q_s^T$ , дістаємо

$$B_{s+1}^T = (Q_s^T B_s Q_s)^T = Q_s^T B_s^T Q_s = Q_s^T B_s Q_s = B_{s+1}.$$

Якщо всі власні числа матриці  $B$  різні за модулем, скажімо

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| > \dots > |\lambda_n|,$$

то

$$\lim_{s \rightarrow \infty} B_s = D,$$

де  $D$  — діагональна матриця, з елементами  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  на головній діагоналі.

**2.** Як одержати  $QR$ -факторизацію, скажімо для

$$B = B_0 = (b_{ij}) = Q_0 R_0.$$

Трьохдіагональна матриця  $B$  має  $n - 1$  узагалі ненульових елементів нижче головної діагоналі. Це елементи  $b_{21}, b_{32}, \dots, b_{nn-1}$ . Помножимо матрицю  $B$  на матрицю  $C_2$  таку що

$$C_2 B = (b_{ij}^{(2)})$$

має  $b_{21}^{(2)} = 0$ . Множачи цю матрицю на матрицю  $C_3$  таку, що

$$C_3 C_2 B = (b_{ij}^{(3)})$$

має  $b_{32}^{(3)} = 0$ . Після  $n - 1$  таких множень залишиться верхня трикутна матриця  $R_0$ , а саме

$$C_n C_{n-1} \dots C_3 C_2 = R_0.$$

**3. Матриці  $C_j$  мають просту структуру.  $C_j$  має  $2 \times 2$  підматрицю**

$$\begin{pmatrix} \cos \theta_j & \sin \theta_j \\ -\sin \theta_j & \cos \theta_j \end{pmatrix}$$

у рядках  $j - 1$  та  $j$  і стовпцях  $j - 1$  та  $j$ . Інші елементи головної діагоналі матриці  $C_j$  рівні 1, а всі решта елементів нулі. Приміром, якщо  $n = 4, c_j = \cos \theta_j, s_j = \sin \theta_j$ , маємо

$$C_2 = \begin{pmatrix} c_2 & s_2 & 0 & 0 \\ -s_2 & c_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, C_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & c_3 & s_3 & 0 \\ 0 & -s_3 & c_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, C_4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & c_4 & s_4 \\ 0 & 0 & -s_4 & c_4 \end{pmatrix}.$$

Ці матриці  $C_j$  є ортогональними. Тому їх добуток та обернена матриця до добутку є також ортогональними. Позначмо цю обернену як  $Q_0$ . Тому

$$B_0 = Q_0 R_0,$$

де  $C_j^{-1} = C_j^T$ ,

$$Q_0 = (C_n C_{n-1} \dots C_3 C_2)^{-1} = C_2^T C_3^T \dots C_{n-1}^T C_n^T.$$

Це і є *QR-факторизація* матриці  $B_0$ . Далі маємо

$$B_1 = R_0 Q_0 = R_0 C_2^T C_3^T \dots C_{n-1}^T C_n^T.$$

При чому не має потреби знаходити  $Q_0$  у явному вигляді: сперши знаходимо  $R_0 C_2^T$ , потім  $(R_0 C_2^T) C_3^T$  тощо. Так само на подальших кроках дістаємо матриці  $B_2, B_3, \dots$

**4. Визначення  $\cos \theta_j$  та  $\sin \theta_j$ .** Покажімо як знаходити кути повороту. Значення  $\cos \theta_2$  та  $\sin \theta_2$  у матриці  $C_2$  повинні бути такими, що  $b_{21}^{(2)} = 0$  у добутку

$$C_2 B = \begin{pmatrix} c_2 & s_2 & \cdot & \cdot \\ -s_2 & c_2 & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdot & \cdot \\ b_{21} & b_{22} & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \end{pmatrix}$$

Отже,

$$b_{21}^{(2)} = -s_2 b_{11} + c_2 b_{21} = -(\sin \theta_2) b_{11} + (\cos \theta_2) b_{21} = 0.$$

Звідки

$$\operatorname{tg} \theta_2 = \frac{s_2}{c_2} = \frac{b_{21}}{b_{11}},$$

i

$$\cos \theta_2 = \frac{1}{\sqrt{1 + \operatorname{tg}^2 \theta_2}} = \frac{1}{\sqrt{1 + \left(\frac{b_{21}}{b_{11}}\right)^2}}.$$