

ВИДЫ ФАКТОРИЗАЦИЙ

Факторизацией, или **разложением**, **матрицы** будем называть ее мультипликативное представление, т.е. представление в виде произведения нескольких матриц (обычно, двух - трех), обладающих теми или иными заданными свойствами. Процесс факторизации матриц осуществляется на основе различных линейных преобразований в соответствующих пространствах над векторами, отождествляемыми со столбцами или строками исходных матриц, а также матриц промежуточных этапов в применяемых алгоритмах.

Приведем несколько широко известных матричных разложений из тех, которые существенно используются в дальнейшем.

Пусть A — заданная вещественная квадратная матрица.

1. **Треугольное разложение** матрицы A , иначе называемое **LU-разложением** или **LR-разложением**, — это ее представление в виде $A = LU$, где L и U — соответственно нижняя (левая) и верхняя (правая) вещественные треугольные матрицы. У одной из матриц L или U диагональные элементы обычно принимают равными единице.

Для расширения области применимости таких разложений иногда вводят (подбирают) подходящую матрицу перестановок P и выполняют треугольную факторизацию матрицы PA . С таким обобщенным толкованием понятия LU-разложения при наличии стратегии построения матрицы P треугольная факторизация может быть выполнена для любой невырожденной матрицы A .

2. **$U^T U$ -разложение** (а также аналогичное ему **LL^T -разложение**) есть частный случай LU-разложения для симметричных матриц. В процессе выполнения такой факторизации требуется вычислять квадратные корни, что может повлечь за собой появление мнимых чисел, т.е. может нарушиться вещественность разложения. Поэтому применяют такие разложения, как правило, только к положительно определенным матрицам.

В несколько более широких условиях можно осуществить **$U^T D U$ -разложение** — представление симметричных матриц в виде $A = U^T D U$, где D — диагональная матрица, а U — верхняя треугольная с единичной диагональю.

3. *Ортогональное разложение* — представление произвольной квадратной матрицы A в виде произведения ортогональной матрицы Q на правую треугольную матрицу R . Отсюда другое его название: *QR-разложение*. (Иногда при ортогональном разложении вместо правой треугольной матрицы R берут левую треугольную матрицу L и в соответствии с этим строят *QL-разложение*.) Подчеркнем факт (который далее будет обоснован), что такое вещественное разложение может быть выполнено для любой вещественной матрицы A .

4. *Сингулярное разложение* (иначе, *SVD-разложение*) — весьма универсальная факторизация матриц. Это разложение может быть выполнено для любой прямоугольной $m \times n$ -матрицы A и имеет вид $A = U \Sigma V$, где U и V — ортогональные матрицы размера $m \times m$ и $n \times n$ соответственно, а Σ — диагональная матрица с диагональю из так называемых *сингулярных* (или иначе, *главных*) чисел. Эти числа суть квадратные корни из собственных чисел симметричной квадратной матрицы $A^T A$ (или, что то же, матрицы AA^T , если иметь в виду только ненулевые собственные числа) и играют роль, аналогичную роли собственных чисел.

Разумеется, упомянутыми мультипликативными представлениями матриц далеко не исчерпывается множество возможных разложений, используемых в разных областях математики и ее приложений.

Зачастую бывает важным иметь не само представление данной матрицы в виде произведения двух треугольных или ортогональной и треугольной матриц, а процесс ее приведения к правой треугольной форме. В таком случае говорят о процедуре *триангуляризации матрицы*. Название той или иной триангуляризации связывают с конкретными линейными (матричными) преобразованиями, лежащими в основе приведения матрицы к треугольному виду.

LU -РАЗЛОЖЕНИЕ

Пусть $A := (a_{ij})_{i,j=1}^n$ — данная $n \times n$ -матрица, а $L := (l_{ij})_{i,j=1}^n$ и $U := (u_{ij})_{i,j=1}^n$ — соответственно нижняя (левая) и верхняя (правая) треугольные матрицы*.

Будем искать мультипликативное представление матрицы A с указанными множителями L и U , осуществляя непосредственное перемножение этих матриц с неизвестными (искомыми) элементами l_{ij} и u_{ij} и приравнивая полученные элементы матрицы-результата соответствующим элементам a_{ij} данной матрицы. Ясно, что таких равенств — уравнений относительно l_{ij} и u_{ij} — получится столько, сколько элементов в матрице A , т.е. n^2 , в то время как суммарное число искомых элементов $n^2 + n$. Чтобы иметь возможность найти однозначное решение поставленной задачи, нужно наложить n дополнительных условий. Это можно сделать, например, полагая элементы диагонали одной из матриц L или U равными заданным наперед числам. Обычно принимают или $l_{ii} := 1$, или $u_{ii} := 1$.

Итак, ищем такие значения l_{ij} (при $i > j$) и u_{ij} (при $i \leq j$), с которыми справедливо равенство

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ l_{21} & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ l_{n1} & l_{n2} & \dots & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \dots & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & \dots & u_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & u_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

Выполнив перемножение матриц, на основе поэлементного приравнивания левых и правых частей приходим к $n \times n$ -матрице уравнений

$$\begin{array}{llll} u_{11} = a_{11}, & u_{12} = a_{12}, & \dots, & u_{1n} = a_{1n}, \\ l_{21}u_{11} = a_{21}, & l_{21}u_{12} + u_{22} = a_{22}, & \dots, & l_{21}u_{1n} + u_{2n} = a_{2n}, \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ l_{n1}u_{11} = a_{n1}, & l_{n1}u_{12} + l_{n2}u_{22} = a_{n2}, & \dots, & l_{n1}u_{1n} + \dots + u_{nn} = a_{nn} \end{array}$$

относительно $n \times n$ -матрицы неизвестных

$$L + U - E := \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \dots & u_{1n} \\ l_{21} & u_{22} & \dots & u_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ l_{n1} & l_{n2} & \dots & u_{nn} \end{pmatrix}. \quad (1.1)$$

Специфика этой системы позволяет вычислять фигурирующие в (1.1) неизвестные одно за другим в следующем порядке.

Из первой строки уравнений имеем

$$u_{1j} = a_{1j} \quad (j = 1, \dots, n) ;$$

из оставшейся части первого столбца уравнений находим

$$l_{i1} = \frac{a_{i1}}{u_{11}} \quad (i = 2, \dots, n) ;$$

из оставшейся части второй строки —

$$u_{2j} = a_{2j} - l_{21}u_{1j} \quad (j = 2, \dots, n) ;$$

из оставшейся части второго столбца —

$$l_{i2} = \frac{a_{i2} - l_{i1}u_{12}}{u_{22}} \quad (i = 3, \dots, n) ;$$

и т.д. Наконец, последним вычисляем элемент

$$u_{nn} = a_{nn} - \sum_{k=1}^{n-1} l_{nk}u_{kn} .$$

Легко видеть, что все отличные от фиксированных заранее значений 0 и 1 элементы матриц L и U можно получить, применяя всего две формулы:

$$u_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik}u_{kj} \quad (\text{где } i \leq j), \quad (1.2)$$

$$l_{ij} = \frac{1}{u_{jj}} \left(a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik}u_{kj} \right) \quad (\text{где } i > j). \quad (1.3)$$

При практическом выполнении LU -разложения матрицы A нужно иметь в виду следующие два обстоятельства.

Во-первых, организация вычислений по формулам (1.2), (1.3) должна предусматривать переключение счета с одной формулы на другую в соответствии с показанным выше процессом получения неизвестных, приведшим к этим формулам. Это удобно делать, ориентируясь на матрицу $L+U-E$ неизвестных (1.1). А именно, сначала, полагая $i := 1, j := 1, 2, \dots, n$ в формуле (1.2), заполняем первую строку матрицы (1.1), затем по формуле (1.3) при $j := 1, i := 2, \dots, n$ получаем первый столбец матрицы (1.1) (без первого элемента) и т.д.

Во-вторых, препятствием для осуществимости описанного процесса LU-разложения матрицы A может оказаться равенство нулю диагональных элементов матрицы U , поскольку на них выполняется деление в формуле (1.3). Как показывает детальный анализ рассматриваемой ситуации, деления на нуль не будет происходить в том случае, если главные миноры данной матрицы отличны от нуля*. Пусть это требование выполнено. Так как

Из однозначности арифметических операций, выполняемых в процессе треугольной факторизации матрицы A по формулам (1.2), (1.3), при упомянутом требовании к главным минорам следует ее однозначная разложимость. Факт треугольной разложимости матрицы фиксируется следующей теоремой

Теорема 1.1. *Если все главные миноры квадратной матрицы A отличны от нуля, то существуют такие нижняя L и верхняя U треугольные матрицы, что $A = LU$. Если элементы диагонали одной из матриц L или U фиксированы (ненулевые), то такое разложение единственно.*

Пример 1.1. Выполнить LU-разложение матрицы $A := \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 4 & 3 & 1 \\ 6 & -13 & 6 \end{pmatrix}$.

По формулам (1.2), (1.3) последовательно вычисляем:

$$u_{11} := a_{11} = 2, \quad u_{12} := a_{12} = -1, \quad u_{13} := a_{13} = 1;$$

$$l_{21} := \frac{a_{21}}{u_{11}} = \frac{4}{2} = 2, \quad l_{31} := \frac{a_{31}}{u_{11}} = \frac{6}{2} = 3;$$

$$u_{22} := a_{22} - l_{21}u_{12} = 3 - 2(-1) = 5, \quad u_{23} := a_{23} - l_{21}u_{13} = 1 - 2 \cdot 1 = -1;$$

$$l_{32} := \frac{1}{u_{22}}(a_{32} - l_{31}u_{12}) = \frac{1}{5}(-13 - 3(-1)) = -2;$$

$$u_{33} := a_{33} - l_{31}u_{13} - l_{32}u_{23} = 6 - 3 \cdot 1 - (-2)(-1) = 1.$$

Таким образом, равенство $A = LU$ в данном случае выглядит так:

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 4 & 3 & 1 \\ 6 & -13 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & -2 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 0 & 5 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Заметим, что так же употребительно фиксирование единичной диагонали у правой треугольной матрицы, т.е. представление матрицы A в виде:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} l_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ l_{21} & l_{22} & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ 0 & 1 & \cdots & u_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}.$$

В этом случае элементы l_{ij} и u_{ij} находят по формулам, аналогичным формулам (1.2) и (1.3):

$$\begin{aligned} l_{ij} &= a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} u_{kj} & (i \geq j); \\ u_{ij} &= \frac{1}{l_{ii}} \left(a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} u_{kj} \right) & (i < j), \end{aligned} \tag{1.5}$$

где индексы фиксируются так, чтобы вычислялись поочередно: столбец $(l_{i1})_{i=1}^n$, затем строка $(u_{1j})_{j=2}^n$, столбец $(l_{i2})_{i=2}^n$, строка $(u_{2j})_{j=3}^n$ и т.д.

Таким образом, матрица U может быть получена с помощью следующей совокупности формул:

$$u_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki}^2} \quad \text{при } i = 1, 2, \dots, n; \quad (1.6)$$

$$u_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki} u_{kj}}{u_{ii}} \quad \text{при } j = 2, \dots, n; \quad j > i \quad (1.7)$$

$$(u_{ij} := 0 \quad \text{при } j < i).$$

Осуществимости определяемого формулами (1.6) – (1.7) вещественного $U^T U$ -разложения вещественной симметричной матрицы A по этим формулам (называемого также *разложением Холецкого**) могут помешать два обстоятельства: обращение в нуль элемента u_{ii} при каком-либо значении $i \in \{1, 2, \dots, n\}$ и отрицательность подкоренного выражения. Так как $U^T U$ -разложение можно считать частным случаем LU -разложения, то для его осуществимости достаточно потребовать неравенство нулю главных миноров данной матрицы. Для симметричных матриц это условие будет выполнено в случае их положительной определенности, что для многих участвующих в приложениях матриц имеет место.

Замечание 1.2. Формально, находя u_{11} из равенства $u_{11}^2 = a_{11}$, как и последующие диагональные элементы u_{ii} из аналогичных соответствующих равенств, мы берем только один корень из двух — для простоты положительный. С таким же успехом можно брать отрицательные или, например, чередующиеся при изменении i положительные и отрицательные корни — все это не противоречит теореме 1.1 об LU -разложении. Поскольку диагональ треугольной матрицы не фиксирована, здесь нет единственности; единственность разложения появляется с фиксированием знака перед арифметическим корнем.

Отсюда последовательно находим:

$$d_{11} = a_{11} \quad \text{и} \quad u_{1j} = \frac{a_{1j}}{d_{11}} \quad (j = 2, \dots, n)$$

— из первой строки уравнений,

$$d_{22} = a_{22} - u_{12}^2 d_{11} \quad \text{и} \quad u_{2j} = \frac{a_{2j} - u_{12} u_{1j} d_{11}}{d_{22}} \quad (j = 3, \dots, n)$$

— из второй строки уравнений, и т.д., пока не будет найдено последнее значение

$$d_{nn} = a_{nn} - \sum_{k=1}^{n-1} u_{kn}^2 d_{kk}.$$

В результате приходим к следующей совокупности формул, по которым, циклически переключаясь с одной на другую, можно найти $\mathbf{U}^T \mathbf{D} \mathbf{U}$ -разложение симметричной матрицы $\mathbf{A} := (a_{ij})_{i,j=1}^n$:

$$\begin{aligned} d_{ii} &= a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki}^2 d_{kk} && \text{при } i = 1, 2, \dots, n; \\ u_{ij} &= \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki} u_{kj} d_{kk}}{d_{ii}} && \text{при } j = 2, \dots, n, \quad j > i; \\ u_{ij} &:= 0 && \text{при } j < i. \end{aligned} \quad (1.9)$$

Как видим, реализация вещественного $\mathbf{U}^T \mathbf{D} \mathbf{U}$ -разложения не требует извлечения квадратных корней, что расширяет границы его применимости (факторизуемая симметричная матрица не обязана быть положительно определенной).

Пример 1.2. Дана симметричная матрица $A := \begin{pmatrix} 25 & 5 & 5 \\ 5 & 10 & 4 \\ 5 & 4 & 1 \end{pmatrix}$.

Найдем ее $U^T D U$ -разложение.

Пользуясь формулами (1.9), последовательно вычисляем ненулевые элементы матриц D и U :

$$d_{11} := a_{11} = 25, \quad u_{12} := \frac{a_{12}}{d_{11}} = \frac{5}{25} = \frac{1}{5}, \quad u_{13} := \frac{a_{13}}{d_{11}} = \frac{5}{25} = \frac{1}{5};$$

$$d_{22} := a_{22} - u_{12}^2 d_{11} = 10 - \frac{1}{25} \cdot 25 = 9,$$

$$u_{23} := \frac{a_{23} - u_{12} u_{13} d_{11}}{d_{22}} = \frac{4 - \frac{1}{5} \cdot \frac{1}{5} \cdot 25}{9} = \frac{1}{3};$$

$$d_{33} := a_{33} - u_{13}^2 d_{11} - u_{23}^2 d_{22} = 1 - \frac{1}{25} \cdot 25 - \frac{1}{9} \cdot 9 = -1.$$

Таким образом, $U^T D U$ -разложение матрицы A имеет вид

$$\begin{pmatrix} 25 & 5 & 5 \\ 5 & 10 & 4 \\ 5 & 4 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0,2 & 1 & 0 \\ 0,2 & 0,333 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 25 & 0 & 0 \\ 0 & 9 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0,2 & 0,2 \\ 0 & 1 & 0,333 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

РЕШЕНИЕ СЛАУ И ОБРАЩЕНИЕ МАТРИЦ НА ОСНОВЕ LU-РАЗЛОЖЕНИЯ

Итак, рассмотрим вопрос о численном решении систем вида.

[illegible]

или, в иной терминологии, векторно-матричных уравнений

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \quad (2.1a)$$

где $\mathbf{b} := (b_1; b_2; \dots; b_n)^T$ и $\mathbf{x} := (x_1; x_2; \dots; x_n)^T$ — вектор свободных членов и вектор неизвестных соответственно (последний в других случаях может означать и вектор-решение) с вещественными координатами, а $A := (a_{ij})_{i,j=1}^n$ — вещественная $n \times n$ -матрица коэффициентов данной системы. Эффективность способов решения системы (2.1) во многом зависит от структуры и свойств матрицы A : размера, обусловленности, симметричности, заполненности (т.е. соотношения между числом ненулевых и нулевых элементов), специфики расположения ненулевых элементов в матрице и др.

Если матрица A исходной системы (2.1) разложена в произведение треугольных матриц L и U , то, значит, вместо уравнения (2.1a) можно записать эквивалентное ему уравнение

$$\mathbf{LU}\mathbf{x} = \mathbf{b}.$$

Введя вектор вспомогательных переменных $y := (y_1; y_2; \dots; y_n)^T$, последнее можно переписать в виде системы

$$\begin{cases} \mathbf{Ly} = \mathbf{b}, \\ \mathbf{Ux} = \mathbf{y}. \end{cases}$$

Таким образом, решение данной системы с *квадратной* матрицей коэффициентов свелось к последовательному решению двух систем с *треугольными* матрицами коэффициентов.

Получим сначала формулы для вычисления элементов y_i вспомогательного вектора y . Для этого запишем уравнение $Ly = b$ в развернутом виде:

$$\begin{cases} y_1 = b_1, \\ l_{21}y_1 + y_2 = b_2, \\ \dots \dots \dots \\ l_{n-1,1}y_1 + l_{n-1,2}y_2 + \dots + l_{n-1,n-1}y_{n-1} + y_n = b_n. \end{cases}$$

Отсюда видно, что все значения y_i могут быть последовательно найдены при $i = 1, 2, \dots, n$ по формуле

$$y_i = b_i - \sum_{k=1}^{i-1} l_{i,k} y_k. \quad (2.8)$$

Развернем теперь векторно-матричное уравнение $Ux = y$:

$$\begin{cases} u_{11}x_1 + u_{12}x_2 + \dots + u_{1n}x_n = y_1, \\ u_{22}x_2 + \dots + u_{2n}x_n = y_2, \\ \dots \dots \dots \\ u_{nn}x_n = y_n. \end{cases} \quad (2.9)$$

Из этой системы значения неизвестных x_i находят так же последовательно, как и y_i , но в обратном порядке, что можно отразить одной формулой:

$$x_i = \frac{1}{u_{ii}} \left(y_i - \sum_{k=i+1}^n u_{ik} x_k \right), \quad \text{где } i = n, n-1, \dots, 2, 1. \quad (2.10)$$

Решение системы (2.1) с матрицей коэффициентов, факторизованной по формулам (1.5) (т.е. с фиксированием элементов диагонали матрицы U), получают следующим образом:

$$y_i = \frac{1}{l_{ii}} \left(b_i - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} y_k \right), \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$$x_i = y_i - \sum_{k=i+1}^n u_{ik} x_k, \quad i = n, n-1, \dots, 1.$$

РЕШЕНИЕ СИММЕТРИЧНЫХ СЛАУ

Пусть матрица $A = (a_{ij})$ системы (2.1) обладает симметрией: $a_{ij} = a_{ji}$. Тогда при наличии ее $U^T U$ -разложения (см. § 1.3) решение системы $Ax = b$ сводится к последовательному решению двух треугольных систем:

$$U^T y = b \quad \text{и} \quad Ux = y.$$

Первая из них имеет вид

$$\begin{cases} u_{11}y_1 = b_1, \\ u_{12}y_1 + u_{22}y_2 = b_2, \\ \dots \dots \dots \\ u_{1n}y_1 + u_{2n}y_2 + \dots + u_{nn}y_n = b_n, \end{cases}$$

откуда последовательно получаем значения вспомогательных неизвестных $y_1, y_2, \dots, y_n$ по единой формуле

$$y_i = \frac{1}{u_{ii}} \left(b_i - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki} y_k \right), \quad (2.15)$$

полагая в ней $i := 1, 2, \dots, n$. Из второй системы

$$\begin{cases} u_{11}x_1 + u_{12}x_2 + \dots + u_{1n}x_n = y_1, \\ \quad u_{22}x_2 + \dots + u_{2n}x_n = y_2, \\ \quad \quad \quad \dots \dots \dots \\ \quad \quad \quad \quad u_{nn}x_n = y_n \end{cases}$$

находим искомые значения x_i в обратном порядке, т.е. последовательной подстановкой значений $i := n, n-1, \dots, 1$ в формулу

$$x_i = \frac{1}{u_{ii}} \left(y_i - \sum_{k=i+1}^n u_{ik} x_k \right). \quad (2.16)$$

Решение симметричных СЛАУ посредством совокупности формул (1.6) – (1.7), (2.15) – (2.16) называют *методом квадратных корней* или *схемой Холецкого*. В случае систем с положительно определенными матрицами можно рассчитывать на хорошие результаты применения такого метода (особенно если в процессе решения делать проверку на немалость величин $|u_{ii}|$, чтобы избежать большого роста погрешностей).

Аналогично решаются симметричные системы (2.1) при помощи $\mathbf{U}^T \mathbf{D} \mathbf{U}$ -разложения, процесс выполнения которого показан в § 1.3 (см. итоговые формулы (1.9)). В этом случае эквивалентным уравнению $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}$ является уравнение

$$\mathbf{U}^T \mathbf{D} \mathbf{U} \mathbf{x} = \mathbf{b} \text{ .}$$

Введя вектор вспомогательных переменных $y = (y_1; y_2; \dots; y_n)^T$, последнее можно переписать в виде системы

$$\begin{cases} \mathbf{U}^T \mathbf{D} \mathbf{y} = \mathbf{b}, \\ \mathbf{U} \mathbf{x} = \mathbf{y}. \end{cases} \quad (2.17)$$

Первое из уравнений этой системы в развернутом виде суть

[illegible]

Отсюда, придавая i значения $1, 2, \dots, n$, последовательно получаем значения вспомогательных неизвестных $y_1, y_2, \dots, y_n$:

$$y_i = \frac{1}{d_{ii}} \left(b_i - \sum_{k=1}^{i-1} u_{ki} d_{kk} y_k \right). \quad (2.18)$$

Развернув второе уравнение векторно-матричной системы (2.17), получаем систему

[illegible]

Значения $x_n, x_{n-1}, \dots, x_1$ находят из нее по формуле

$$x_i = y_i - \sum_{k=i+1}^n u_{ik} x_k, \quad \text{где } i := n, n-1, \dots, 1. \quad (2.19)$$