

Numerička analiza

5. predavanje – dodatak

Autor: Saša Singer

Predavač: Nela Bosner

nela@math.hr

web.math.hr/~nela/nad.html

PMF – Matematički odjel, Zagreb

Sadržaj predavanja

- Gaussove eliminacije:
 - Algoritam.
 - Gaussove eliminacije s parcijalnim i potpunim pivotiranjem.
 - Pivotni rast i ocjena pivotiranja.
 - LR faktorizacija.
 - Veza Gaussovih eliminacija i LR faktorizacije.

Kako naći rješenje? — Gaussove eliminacije!

Najjednostavnija metoda za rješavanje linearnih sustava su

- Gaussove eliminacije, odnosno
- slične metode svođenja na trokutastu formu.

Ideja: Sustav $Ax = b$ se ekvivalentnim transformacijama svodi na sustav oblika

$$Rx = y,$$

gdje je

- R trokutasta matrica (recimo, gornja),

iz kojeg se lako, tzv. povratnom supstitucijom, nalazi rješenje.

Oznaka R — “right” (desna) = gornja trokutasta matrica.

Ekvivalentne transformacije sustava

Ekvivalentne transformacije sustava su

- one koje ne mijenjaju rješenje sustava.

Standardne ekvivalentne transformacije su (v. LA):

- zamjena poretka jednažbi (nužno!),
- množenje jednažbe brojem različitim od nule,
 - ova transformacija “skaliranja” se obično ne koristi, ili se vrlo pažljivo koristi — za povećanje stabilnosti,
- množenje jedne jednažbe nekim brojem i dodavanje drugoj jednažbi (ključno!),
 - = dodavanje linearne kombinacije preostalih jednažbi, s tim da uzmemo samo jednu preostalu jednažbu.

Gaussove eliminacije — komentari

Par komentara, prije detaljnog opisa metode.

Gaussove eliminacije su metoda **direktnog** transformiranja linearnog sustava $Ax = b$, zajedno s desnom stranom b .

Možemo ih implementirati i tako da se desna strana b **ne transformira** istovremeno kad i matrica A .

- Tada se formiraju dvije matrice L i R takve da je $A = LR$, gdje je R **gornja** trokutasta matrica iz Gaussovih eliminacija, a L je **donja** trokutasta matrica.
- Tako implementirane Gaussove eliminacije zovemo **LR** (ili **LU**) **faktorizacija** matrice A — **standard** u praksi.
- Ovaj pristup je posebno zgodan kad imamo **više desnih** strana za **isti** A .

Gaussove eliminacije — komentari (nastavak)

U praksi se koriste za “opće”, ali ne pretjerano velike matrice (n u tisućama), ili za sustave s tzv. “vrpčastom” strukturom.

Složenost: polinomna i to kubna, tj. $O(n^3)$, što je sporo za još veće sustave. Za njih se koriste iterativne metode.

Mnogi sustavi imaju specijalna svojstva koja koristimo za brže i/ili točnije rješenje. Na primjer,

- za simetrične, pozitivno definitne matrice koristi se “simetrična” LR faktorizacija, tzv. faktorizacija Choleskog,
- za dijagonalno dominantne sustava ne treba pivotiranje,
- za vrpčaste, posebno trodijagonalne matrice, algoritam se drastično skraćuje (v. kubična spline interpolacija).

Gaussove eliminacije — algoritam

Označimo $A^{(1)} := A$, $b^{(1)} := b$ na početku **prvog** koraka.

U skraćenoj notaciji, **bez** pisanja nepoznanica x_i , linearni sustav $Ax = b$ možemo zapisati **proširenom** matricom, kao

$$\left[\begin{array}{cccc|c} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} & b_2^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1}^{(1)} & a_{n2}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} & b_n^{(1)} \end{array} \right] .$$

Svođenje na **trokutastu** formu radimo u $n - 1$ **koraka**.

Gaussove eliminacije — algoritam (nastavak)

1. korak.

- U prvom stupcu matrice $A^{(1)}$ poništimo sve elemente, osim prvog.

Kako se to radi?

Ako je element $a_{11}^{(1)} \neq 0$, onda redom, možemo

- od i -te jednačbe oduzeti
- prvu jednačbu pomnoženu s

$$m_{i1} = \frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}, \quad i = 2, \dots, n.$$

Pritom se prva jednačba se ne mijenja.

Gaussove eliminacije — algoritam (nastavak)

Prva jednađba — kao **redak** proširene matrice $[A^{(1)} \mid b^{(1)}]$, je

$$a_{11}^{(1)} \quad a_{12}^{(1)} \quad \cdots \quad a_{1n}^{(1)} \quad \left| \quad b_1^{(1)} \right. .$$

Polazna i -ta jednađba — pisana na isti naćin, za $i = 2, \dots, n$

$$a_{i1}^{(1)} \quad a_{i2}^{(1)} \quad \cdots \quad a_{in}^{(1)} \quad \left| \quad b_i^{(1)} \right. .$$

Nova i -ta jednađba — pisana na isti naćin, za $i = 2, \dots, n$

$$a_{i1}^{(2)} \quad a_{i2}^{(2)} \quad \cdots \quad a_{in}^{(2)} \quad \left| \quad b_i^{(2)} \right. .$$

Relacije za **nove** elemente su

$$a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - m_{i1}a_{1j}^{(1)}, \quad b_i^{(2)} = b_i^{(1)} - m_{i1}b_1^{(1)},$$

za $j = 1, \dots, n$, $i = 2, \dots, n$. **Prvi** redak ($i = 1$) ostaje **isti**.

Gaussove eliminacije — algoritam (nastavak)

Iz ovih relacija za **nove** elemente (prepisane još jednom)

$$a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - m_{i1}a_{1j}^{(1)}, \quad b_i^{(2)} = b_i^{(1)} - m_{i1}b_1^{(1)},$$

vidimo da su **multiplikatori**

$$m_{i1} = \frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}, \quad i = 2, \dots, n.$$

odabrani upravo tako da je $a_{i1}^{(2)} = 0$, za $i = 2, \dots, n$.

Dakle, nakon **prvog** koraka dobivamo proširenu matricu $[A^{(2)} \mid b^{(2)}]$ u kojoj

- **prvi stupac** ima **nule ispod** dijagonale, tj. **gornju** trokutastu formu.

Gaussove eliminacije — algoritam (nastavak)

Time smo dobili **ekvivalentni** linearni sustav $A^{(2)}x = b^{(2)}$ s **proširenom** matricom

$$\left[\begin{array}{cccc|c} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} & b_n^{(2)} \end{array} \right] .$$

Postupak **ponišćavanja** možemo nastaviti s **drugim** stupcem matrice $A^{(2)}$ — na isti naćin.

Ako je $a_{22}^{(2)} \neq 0$, bирамо факторе m_{i2} тако да понићимо све елемете **drugog** stupca **ispod** дијагонале. I тако редом.

Gaussove eliminacije — algoritam (nastavak)

Općenito, k -ti korak izgleda ovako, za $k = 1, \dots, n - 1$:

- iz proširene matrice $[A^{(k)} \mid b^{(k)}]$ dobivamo novu proširenu matricu $[A^{(k+1)} \mid b^{(k+1)}]$,
- tako da **poništimo** sve elemente **ispod** dijagonale u k -tom **stupcu** matrice $A^{(k)}$.

Relacije za **nove** elemente koje treba **izračunati** u matrici $A^{(k+1)}$ i vektoru $b^{(k+1)}$ su

$$a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - m_{ik}a_{kj}^{(k)}, \quad b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - m_{ik}b_k^{(k)},$$

za $i, j = k + 1, \dots, n$, a **multiplikatori** m_{ik} su

$$m_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}, \quad i = k + 1, \dots, n.$$

Gaussove eliminacije — algoritam (nastavak)

Prvih k redaka u $[A^{(k+1)} \mid b^{(k+1)}]$ ostaju isti kao u $[A^{(k)} \mid b^{(k)}]$.

Konačno, ako su svi $a_{ii}^{(i)} \neq 0$, za $i = 1, \dots, n - 1$, završni linearni sustav $[A^{(n)} \mid b^{(n)}]$, ekvivalentan polaznom, je

$$\left[\begin{array}{cccc|c} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & & a_{nn}^{(n)} & b_n^{(n)} \end{array} \right].$$

Dobili smo gornju trokutastu matricu $R = A^{(n)}$ (nule u donjem trokutu matrice R ne pišemo).

Gaussove eliminacije — algoritam (nastavak)

Uz pretpostavku da je $a_{nn}^{(n)} \neq 0$, ovaj se linearni sustav lako rješava **povratnom supstitucijom**

$$x_n = \frac{b_n^{(n)}}{a_{nn}^{(n)}},$$

$$x_i = \frac{1}{a_{ii}^{(i)}} \left(b_i^{(i)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}^{(i)} x_j \right), \quad i = n - 1, \dots, 1.$$

Pitanje: Ako je A kvadratna i regularna,

• moraju li **svi** elementi $a_{ii}^{(i)}$ biti **različiti** od **nule**?

To je **nužno** (i dovoljno) da algoritam “**prođe**” u **ovom** obliku.

Gaussove eliminacije — primjedba na algoritam

Odgovor: Ne!

Primjer. Linearni sustav $Ax = b$ s proširenom matricom

$$[A | b] = \begin{bmatrix} 0 & 1 & | & 1 \\ 1 & 0 & | & 1 \end{bmatrix}$$

je **regularan** ($\det A = -1$), sustav ima **jedinstveno** rješenje $x_1 = x_2 = 1$,

- a ipak ga **ne možemo** riješiti Gausovim eliminacijama,
- ako **ne mijenjamo poredak** jednažbi.

Zaključak: Moramo dozvoliti **promjenu poretka** jednažbi.

Gaussove eliminacije s pivotiranjem

Pitanje: Dozvolimo li **promjene poretka** jednadžbi — tzv. “**pivotiranje**” u **stupcu** kojeg sređujemo,

- može li se Gaussovima eliminacijama s **pivotiranjem** riješiti **svaki** sustav kojemu je matrica kvadratna i regularna?

Odgovor: Ako dozvolimo **pivotiranje**

- zamjenom “**ključne**” jednadžbe i **bilo koje** druge koja ima **ne-nula** element (u tom **stupcu**),
- Gaussovima eliminacijama **rješiv** je **svaki** regularni kvadratni linearni sustav.

Objašnjenje: Ako u **prvom** stupcu **nemamo ne-nula** elemenata, matrica je **singularna**. Isto vrijedi i za **svaki** sljedeći **korak** (Laplaceov razvoj determinante!).

Gaussove eliminacije — kako pivotiramo?

Pitanje: Kako vršiti **pivotiranje**, tj. **zamjene** jednažbi?

- Zamjenom “**ključne**” jednažbe i **bilo koje** druge koja ima **ne-nula** element (u tom **stupcu**)?

Odgovor: Tu je **ključna** razlika između **egzaktnog** i **približnog** računanja (kad imamo greške zaokruživanja).

- U **teoriji** — kod **egzaktnog** računanja, **dovoljno** je naći **bilo koji ne-nula** element (u tom stupcu).
- U **praksi** — kad računamo **približno**, to **može** dovesti do potpuno **pogrešnog** rezultata.

Jedna jedina operacija može **upropastiti** rezultat!

- Postoji u **puno bolja** strategija za **pivotiranje**, kojom se to (barem dijelom) može **izbjeći**.

Gaussove eliminacije — primjer

Primjer. Zadan je linearni sustav

$$0.0001 x_1 + x_2 = 1$$

$$x_1 + x_2 = 2.$$

Matrica sustava je regularna, pa postoji jedinstveno rješenje

$$x_1 = 1.0001, \quad x_2 = 0.9999.$$

Riješimo taj sustav “računalom” koje ima 4 decimalne znamenke mantise i 2 znamenke eksponenta.

Uočiti: Broj 0.0001 je “mali”, ali nije nula. Po teoriji,
možemo ga uzeti kao prvi (ili bilo koji) ne-nula element.

Gaussove eliminacije — primjer (nastavak)

Sustav zapisan u takvom “računalu” pamti se kao

$$1.000 \cdot 10^{-4} x_1 + 1.000 \cdot 10^0 x_2 = 1.000 \cdot 10^0$$

$$1.000 \cdot 10^0 x_1 + 1.000 \cdot 10^0 x_2 = 2.000 \cdot 10^0.$$

Množenjem prve jednadžbe s -10^4 i dodavanjem drugoj, dobivamo **novu drugu** jednadžbu

$$(1.000 \cdot 10^0 - 1.000 \cdot 10^4) x_2 = 2.000 \cdot 10^0 - 1.000 \cdot 10^4.$$

Oduzimanje u računalu se vrši tako da manji eksponent postane jednak većem, a mantisa se denormalizira. Dobivamo

$$\begin{aligned} 1.000 \cdot 10^0 &= 0.100 \cdot 10^1 = 0.010 \cdot 10^2 = 0.001 \cdot 10^3 \\ &= 0.000|1 \cdot 10^4. \end{aligned}$$

Gaussove eliminacije — primjer (nastavak)

Za zadnju jedinicu **nema mjesta** u mantisi, pa je mantisa postala 0, tj. **prvi** broj “nema” utjecaja na rezultat. Slično se dogodi i s **desnom** stranom (i 2 je “zanemariv” prema 10^4).

Dakle, **nova druga** jednačba glasi

$$-1.000 \cdot 10^4 x_2 = -1.000 \cdot 10^4.$$

Rješenje ove jednačbe je očito $x_2 = 1.000 \cdot 10^0$. Uvrštavanjem u **prvu** jednačbu, dobivamo

$$\begin{aligned} 1.000 \cdot 10^{-4} x_1 &= 1.000 \cdot 10^0 - 1.000 \cdot 10^0 \cdot 1.000 \cdot 10^0 \\ &= 0.000 \cdot 10^0, \end{aligned}$$

pa je $x_1 = 0$, što nije niti približno točan rezultat.

Gaussove eliminacije — primjer (nastavak)

Razlog za **ogromnu** relativnu grešku (100%):

- **prvu** jednadžbu množimo **velikim** brojem -10^4 (po apsolutnoj vrijednosti) i **dodajemo drugoj**,
- što “**uništava**” **drugu** jednadžbu.

Drugim riječima, utjecaj **polazne druge** jednadžbe

- postaje **zanemariv** u **novoj drugoj** jednadžbi.

U **polaznoj drugoj** je moglo pisati “bilo što”!

Gaussove eliminacije s pivotiranjem — primjer

Promijenimo li poredak jednadžbi, dobivamo

$$1.000 \cdot 10^0 x_1 + 1.000 \cdot 10^0 x_2 = 2.000 \cdot 10^0$$

$$1.000 \cdot 10^{-4} x_1 + 1.000 \cdot 10^0 x_2 = 1.000 \cdot 10^0.$$

Množenjem prve jednadžbe s -10^{-4} i dodavanjem drugoj, dobivamo novu drugu jednadžbu

$$(1.000 \cdot 10^0 - 1.000 \cdot 10^{-4}) x_2 = 1.000 \cdot 10^0 - 2.000 \cdot 10^{-4}.$$

Ovdje nema oduzimanja — drugi broj s 10^{-4} je “zanemariv” prema 1. Dakle, nova druga jednadžba sad glasi

$$1.000 \cdot 10^0 x_2 = 1.000 \cdot 10^0.$$

Gaussove eliminacije s pivotiranjem — primjer

Ponovno dobivamo rješenje $x_2 = 1.000 \cdot 10^0$. Međutim, uvrštavanjem u **prvu** jednadžbu dobivamo

$$\begin{aligned} 1.000 \cdot 10^0 x_1 &= 2.000 \cdot 10^0 - 1.000 \cdot 10^0 \cdot 1.000 \cdot 10^0 \\ &= 1.000 \cdot 10^0, \end{aligned}$$

pa je $x_1 = 1.000 \cdot 10^0$, što je **točan** rezultat — **korektno zaokruženo** egzaktno rješenje na četiri decimalne znamenke!

Razlog za **vrlo malu** relativnu grešku:

- **prvu** jednadžbu sad množimo **malim** brojem -10^{-4} (po apsolutnoj vrijednosti) i **dodajemo drugoj**,
- što **nema utjecaja** na **drugu** jednadžbu — tj. ovdje **nema “uništavanja”** jednadžbi.

Gaussove eliminacije s pivotiranjem — primjer

Kao i ranije, u koraku eliminacije,

- (bivša) druga jednađba nema utjecaja na (bivšu) prvu.

Međutim, nakon zamjene

- prva jednađba (bivša druga) ostaje netaknuta u prvom koraku eliminacije i uredno utječe na rješenje.

Zaključak: Sigurno nije dovoljno uzeti

- prvi (bilo koji) ne-nula element u stupcu

kao ključni element za eliminacije,

- jer možemo dobiti potpuno pogrešan rezultat.

Gaussove eliminacije s pivotiranjem — primjer

Primjer. Usporedimo izračunata rješenja sustava

$$\varepsilon x_1 + x_2 = 1$$

$$x_1 + x_2 = 2,$$

za $\varepsilon = 10^{-1}, \dots, 10^{-25}$, Gaussovima eliminacijama **bez** zamjena i **sa zamjenom** poretka jednačbi, u aritmetici **računala**.

Računanjem u **najvećoj** mogućoj preciznosti (**extended**) dobivamo sljedeću tablicu.

U tablici je x_2 naveden samo **jednom** — jer ga obje metode izračunaju **jednako** (i točno)!

U prvom stupcu pišu samo **eksponenti** p , pri čemu je $\varepsilon = 10^p$.

Gaussove eliminacije s pivotiranjem — primjer

| p | x_1 bez pivotiranja | x_1 s pivotiranjem | x_2 |
|-----|-----------------------|----------------------|---------------------|
| -4 | 1.00010001000100000 | 1.00010001000100010 | 0.99989998999899990 |
| -5 | 1.00001000010000200 | 1.00001000010000100 | 0.99998999989999900 |
| -6 | 1.00000100000099609 | 1.00000100000100000 | 0.99999899999900000 |
| -7 | 1.00000009999978538 | 1.00000010000001000 | 0.99999989999999000 |
| | ⋮ | ⋮ | |
| -17 | 0.99746599868666408 | 1.00000000000000001 | 0.99999999999999999 |
| -18 | 0.97578195523695399 | 1.00000000000000000 | 1.00000000000000000 |
| -19 | 1.08420217248550443 | 1.00000000000000000 | 1.00000000000000000 |
| -20 | 0.00000000000000000 | 1.00000000000000000 | 1.00000000000000000 |

Gaussove eliminacije s parcijalnim pivotiranjem

Pivotni element uobičajeno se bira korištenjem **parcijalnog pivotiranja**

● pivotni element je **po apsolutnoj vrijednosti najveći** u “ostatku” **stupca** — na glavnoj dijagonali ili ispod nje, tj. ako je u k -tom koraku

$$|a_{rk}^{(k)}| = \max_{k \leq i \leq n} |a_{ik}^{(k)}|,$$

onda ćemo **zamijeniti** r -ti i k -ti redak i početi korak eliminacije elemenata k -tog stupca.

Gaussove eliminacije s parcijalnim pivotiranjem

Motivacija: elementi “ostatka” linearnog sustava koje treba izračunati u matrici $A^{(k+1)}$ u k -tom koraku transformacije su

$$a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - m_{ik}a_{kj}^{(k)}, \quad b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - m_{ik}b_k^{(k)},$$

za $i, j = k + 1, \dots, n$, a multiplikatori m_{ik} su

$$m_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}, \quad i = k + 1, \dots, n.$$

Ako je multiplikator m_{ik} **velik**, u aritmetici pomičnog zareza može doći do **kraćenja** najmanje značajnih znamenki $a_{ij}^{(k)}$, tako da izračunati $a_{ij}^{(k+1)}$ može imati **veliku** relativnu grešku.

Gaussove eliminacije s parcijalnim pivotiranjem

Sasvim općenito, ideja pivotiranja je **minimizirati korekcije elemenata** pri prijelazu s $A^{(k)}$ na $A^{(k+1)}$. Dakle, multiplikatori trebaju biti **što manji**.

Za multiplikatore kod parcijalnog pivotiranja vrijedi

$$|m_{ik}| \leq 1, \quad i = k + 1, \dots, n.$$

U praksi, parcijalno pivotiranje **funkcionira izvrsno**, ali matematičari su konstruirali primjere kad ono “**nije savršeno**”.

Gaussove eliminacije s potpunim pivotiranjem

Osim parcijalnog pivotiranja, može se provoditi i **potpuno pivotiranje**. U k -tom koraku, bira se maksimalni element u cijelom “ostatku” matrice $A^{(k)}$, a ne samo u k -tom stupcu.

Ako je u k -tom koraku

$$|a_{rs}^{(k)}| = \max_{k \leq i, j \leq n} |a_{ij}^{(k)}|,$$

onda ćemo zamijeniti r -ti i k -ti redak, s -ti i k -ti stupac i početi korak eliminacije elemenata k -tog stupca.

Oprez: zamjenom s -tog i k -tog stupca zamijenili smo ulogu varijabli x_s i x_k .

Ovo **nisu jedine** mogućnosti pivotiranja kod rješavanja linearnih sustava.

Algoritam

Gaussove eliminacije s parcijalnim pivotiranjem

```
/* Trokutasta redukcija */
```

```
za k = 1 do n - 1 radi {  
    /* Nađi maksimalni |element| u ostatku stupca */  
    max_elt = 0.0;  
    ind_max = k;  
    za i = k do n radi {  
        ako je |A[i, k]| > max_elt onda {  
            max_elt = |A[i, k]|;  
            ind_max = i;  
        }  
    };  
};
```

Algoritam (nastavak)

```
ako je max_elt > 0.0 onda {  
    /* Matrica ima ne-nula element u stupcu */  
    ako je ind_max <> k onda {  
        /* Zamijeni k-ti i ind_max-ti redak */  
        za j = k do n radi {  
            temp = A[ind_max, j];  
            A[ind_max, j] = A[k, j];  
            A[k, j] = temp;  
        };  
        temp = b[ind_max];  
        b[ind_max] = b[k];  
        b[k] = temp;  
    };  
};
```


Algoritam (nastavak)

```
za i = k + 1 do n radi {  
    /* Izračunaj multiplikator */  
    mult = A[i, k] / A[k, k];  
    /* Ažuriraj i-ti redak */  
    za j = k + 1 do n radi {  
        A[i, j] = A[i, j] - mult * A[k, j];  
    };  
    b[i] = b[i] - mult * b[k];  
}  
inače  
    /* Matrica je singularna, STOP */  
};
```

Algoritam (nastavak)

```
/* Povratna supstitucija */
```

```
/* Rješenje x izračunaj u b */
```

```
b[n] = b[n] / A[n, n];
```

```
za i = n - 1 do 1 radi {
```

```
    sum = b[i];
```

```
    za j = i + 1 do n radi {
```

```
        sum = sum - A[i, j] * b[j];
```

```
    };
```

```
    b[i] = sum / A[i, i];
```

```
};
```

Složenost algoritma

Prebrojimo sve **aritmetičke operacije** ovog algoritma:

U prvom koraku **trokutaste redukcije** obavlja se:

- $n - 1$ dijeljenje — računanje `mult`,
- $n(n - 1)$ množenje — **za svaki** od $n - 1$ redaka
 - $n - 1$ množenje za računanje elemenata matrice A ;
 - jedno množenje za računanje elementa vektora b ,
- $n(n - 1)$ oduzimanje — u istoj naredbi gdje i prethodna množenja.

Na sličan način zaključujemo da se u k -tom koraku obavlja:

- $n - k$ dijeljenja,
- $(n - k + 1)(n - k)$ množenja i $(n - k + 1)(n - k)$ oduzimanja.

Složenost algoritma (nastavak)

Ukupno, u k -tom koraku imamo

$$n - k + 2(n - k + 1)(n - k) = 2(n - k)^2 + 3(n - k)$$

aritmetičkih operacija.

Broj koraka k varira od 1 do $n - 1$, pa je ukupan broj operacija potrebnih za svođenje na trokutastu formu jednak

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^{n-1} [2(n - k)^2 + 3(n - k)] &= \sum_{k=1}^{n-1} (2k^2 + 3k) \\ &= \frac{1}{6}(4n^3 + 3n^2 - 7n). \end{aligned}$$

Druga suma se dobije se iz prve zamjenom indeksa $n - k \rightarrow k$.

Složenost algoritma (nastavak)

Potpuno istim zaključivanjem dobivamo da u **povratnoj supstituciji** ima:

- $(n - 1)n/2$ množenja i $(n - 1)n/2$ zbrajanja,
- n dijeljenja,

što je zajedno tačno n^2 operacija.

Dakle, **ukupan broj** operacija u Gaussovima eliminacijama je

$$OP(n) = \frac{1}{6}(4n^3 + 9n^2 - 7n),$$

što je približno $2n^3/3$, za malo veće n .

Parcijalno vs. potpuno pivotiranje

Možemo li i na temelju čega reći da je **potpuno pivotiranje** “**bolje**” od **parcijalnog**? Tradicionalno to se čini na temelju **pivotnog rasta**.

Pivotni rast (ili “faktor rasta”) je **omjer**

- **najvećeg** (po apsolutnoj vrijednosti) elementa u **svim** koracima eliminacije,
- i **najvećeg** elementa u **originalnoj** matrici

$$\rho_n = \frac{\max_{i,j,k} |a_{ij}^{(k)}|}{\max_{i,j} |a_{ij}|}.$$

Intuitivno je jasno da **nije dobro** da elementi **rastu po apsolutnoj vrijednosti**, jer bi to moglo dovesti do **gubitka točnosti**.

Pivotni rast

Koliki je **pivotni rast** kod **parcijalnog** pivotiranja?

Korištenjem relacija za **ponišćavanje elemenata**

$$a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - m_{ik}a_{kj}^{(k)}, \quad |m_{ik}| \leq 1,$$

za **parcijalno pivotiranje** vrijedi

$$|a_{ij}^{(k+1)}| \leq |a_{ij}^{(k)}| + |a_{kj}^{(k)}| \leq 2 \max_{i,j} |a_{ij}^{(k)}|.$$

Prethodna ocjena, za n koraka algoritma daje **pivotni rast** ρ_n^p

$$\rho_n^p \leq 2^{n-1}.$$

Pivotni rast

Već je J. H. Wilkinson primijetio da se taj pivotni rast **može doći** za sve matrice oblika

$$\begin{bmatrix} 1 & & & & 1 \\ -1 & 1 & & & 1 \\ -1 & -1 & \ddots & & 1 \\ -1 & -1 & \ddots & 1 & 1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} .$$

Eksponencijalno rastu elementi **posljednjeg stupca**.

Ovo je samo “**umjetno**” konstruirani primjer, a u praksi je takvih matrica **izrazito malo**, pa se **parcijalno** pivotiranje ponaša **mного bolje** od očekivanog.

Pivotni rast

Za **potpuno pivotiranje** pivotni rast ρ_n^c može se **ogradi**ti odozgo s

$$\rho_n^c \leq n^{1/2} \left(2 \cdot 3^{1/2} \dots n^{1/(n-1)} \right)^{1/2} \approx c n^{1/2} n^{(\log n)/4},$$

ali ta ograda **nije dostižna**. Ovo je dokazao **J. H. Wilkinson**, šezdesetih godina prošlog stoljeća.

Dugo se mislilo da vrijedi

$$\rho_n^c \leq n.$$

Međutim, **nađeni** su primjeri matrica kad to **ne vrijedi**.

Kontraprimjer (konstruiran 1991. godine), matrice reda **13** ima pivotni rast $\rho_n^c = 13.0205$.

Kad ne moramo pivotirati?

Odgovor. Postoje tipovi matrica kad **ne moramo** pivotirati.

Na primjer, to su:

- dijagonalno dominantne matrice po stupcima, tj. matrice za koje vrijedi

$$|a_{jj}| > \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq j}}^n |a_{ij}|,$$

- dijagonalno dominantne matrice po redcima,
- simetrične pozitivno definitne matrice — o njima malo kasnije.

Kad ne moramo pivotirati?

Za **dijagonalno dominantne matrice** po stupcima treba samo pokazati da iza **prvog koraka** eliminacije **ostaju** dijagonalno dominantne po stupcima.

1. Zaključak. $a_{11} \neq 0$ i maksimalan po apsolutnoj vrijednosti u 1. stupcu, pa sigurno možemo napraviti 1. korak eliminacije.

Dobivamo matricu $A^{(2)}$ oblika

$$A^{(2)} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_1 \\ 0 & S \end{bmatrix},$$

pri čemu je S **regularna** (dokaz korištenjem determinanti).

2. Korak. Moramo pokazati da je matrica S **dijagonalno dominantna** po stupcima.

Kad ne moramo pivotirati?

Za $j = 2, \dots, n$ vrijedi

$$\sum_{\substack{i=2 \\ i \neq j}}^n |a_{ij}^{(2)}| = \sum_{\substack{i=2 \\ i \neq j}}^n \left| a_{ij} - \frac{a_{i1} a_{1j}}{a_{11}} \right| \leq \sum_{\substack{i=2 \\ i \neq j}}^n |a_{ij}| + \left| \frac{a_{1j}}{a_{11}} \right| \sum_{\substack{i=2 \\ i \neq j}}^n |a_{i1}|$$

(dijagonalna dominantnost obje sume)

$$< (|a_{jj}| - |a_{1j}|) + \left| \frac{a_{1j}}{a_{11}} \right| (|a_{11}| - |a_{j1}|)$$

$$= |a_{jj}| - \left| \frac{a_{1j}}{a_{11}} a_{j1} \right| \quad (\text{koristimo } |a| - |b| \leq |a - b|)$$

$$\leq |a_{jj} - \frac{a_{1j}}{a_{11}} a_{j1}| = |a_{jj}^{(2)}|,$$

što pokazuje da je i $A^{(2)}$ **dijagonalno dominantna** po stupcima.

LR faktorizacija

U praksi se linearni sustavi najčešće rješavaju korištenjem **LR faktorizacije** — A faktoriziramo kao

$$A = LR,$$

pri čemu je

- L donja trokutasta matrica s jedinicama na dijagonali,
- R gornja trokutasta.

Matrica L je **regularna**, jer je $\det L = 1$, pa regularnost matrice A povlači i regularnost matrice R , jer je

$$\det A = \det L \cdot \det R = \det R.$$

LR faktorizacija (nastavak)

Ako znamo LR faktorizaciju od A , onda linearni sustav $Ax = b$ postaje

$$LRx = b.$$

Uz oznaku $y = Rx$, sustav $LRx = b$ svodi se na dva sustava

$$Ly = b, \quad Rx = y.$$

Prednost LR faktorizacije:

- rješavaju se dva **jednostavna** sustava,
- desna strana b **ne transformira** se istovremeno s matricom A , pa promjena **desne strane** košta samo $O(n^2)$ operacija.

LR faktorizacija (nastavak)

Oba sustava se lako rješavaju:

- prvi $Ly = b$ — supstitucijom unaprijed

$$y_1 = b_1,$$

$$y_i = b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} y_j, \quad i = 2, \dots, n,$$

- drugi $Rx = y$ — povratnom supstitucijom

$$x_n = \frac{y_n}{r_{nn}},$$

$$x_i = \frac{1}{r_{ii}} \left(y_i - \sum_{j=i+1}^n r_{ij} x_j \right), \quad i = n-1, \dots, 1.$$

LR faktorizacija (nastavak)

Kako izračunati elemente l_{ij} i r_{ij} matrica L i R ?

- Iskoristimo poznatu strukturu L i R
- i činjenicu da je $A = L \cdot R$.

Dobivamo:

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^{\min\{i,j\}} l_{ik} r_{kj}, \quad \text{uz} \quad l_{ii} = 1.$$

LR faktorizacija (nastavak)

Tako dobivamo rekurziju za elemente matrica L i R

$$r_{1j} = a_{1j}, \quad j = 1, \dots, n,$$

$$l_{j1} = \frac{a_{j1}}{r_{11}}, \quad j = 2, \dots, n,$$

za $i = 2, \dots, n$:

$$r_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} r_{kj}, \quad j = i, \dots, n,$$

$$l_{ji} = \frac{1}{r_{ii}} \left(a_{ji} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{jk} r_{ki} \right), \quad j = i + 1, \dots, n.$$

U zadnjem koraku, za $i = n$, računamo samo r_{nn} .

LR faktorizacija (nastavak)

Ako je $r_{ii} \neq 0$ za $i = 1, \dots, n - 1$, onda iz prethodnih relacija

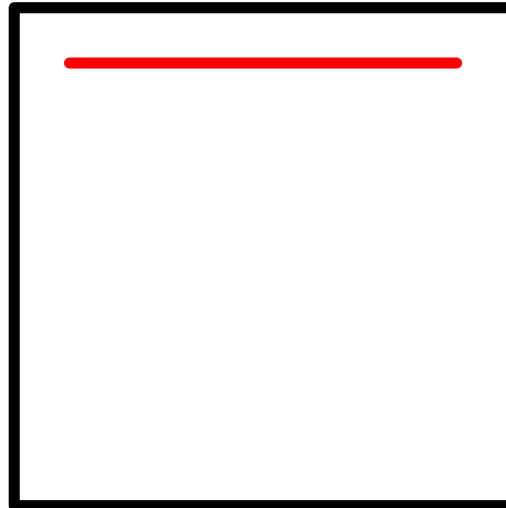
- možemo izračunati sve netrivialne elemente matrica L i R ,
- drugim riječima imamo **egzistenciju** i **jedinstvenost** matrica L i R .

Primijetite, $r_{nn} \neq 0$ treba samo za povratnu supstituciju.

Pitanje: Kojim se **redom** računaju elementi?

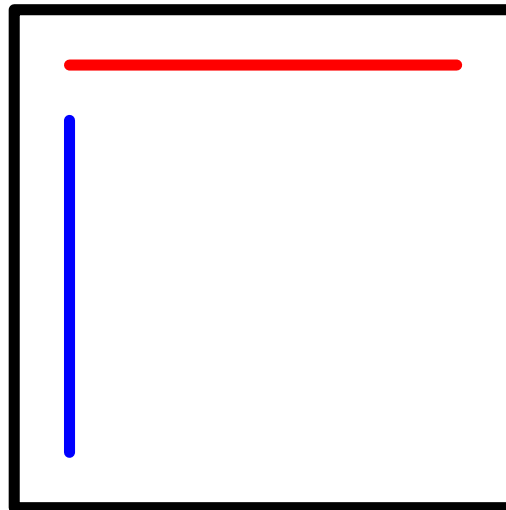
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



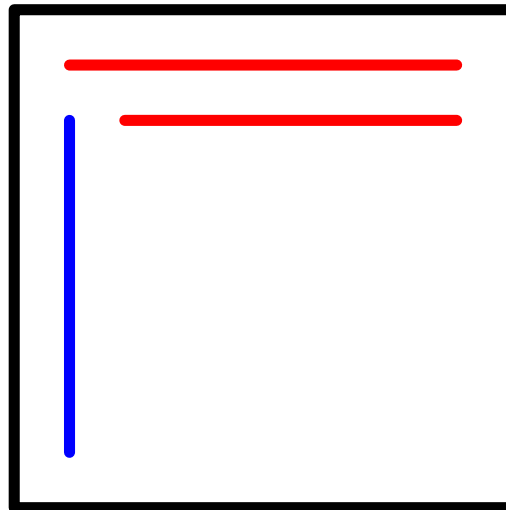
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



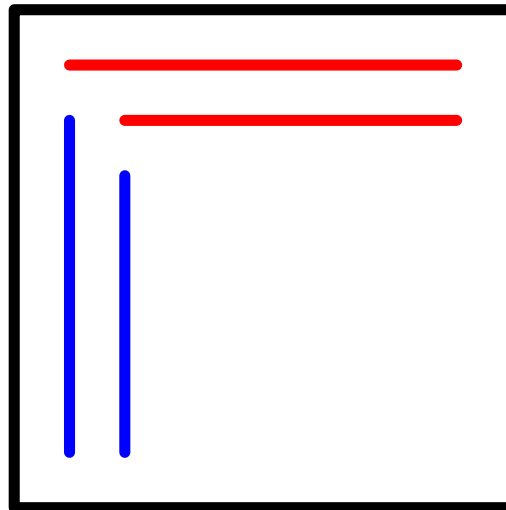
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



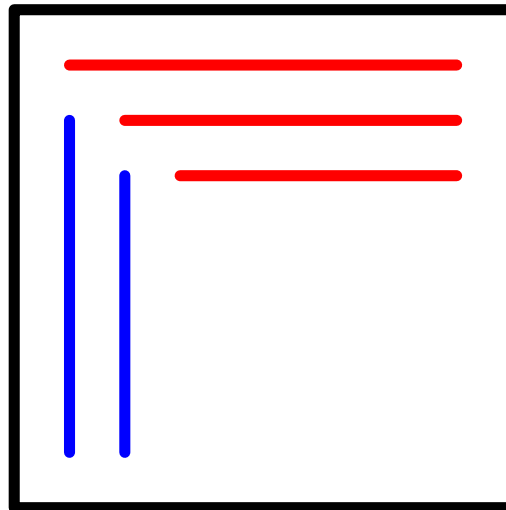
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



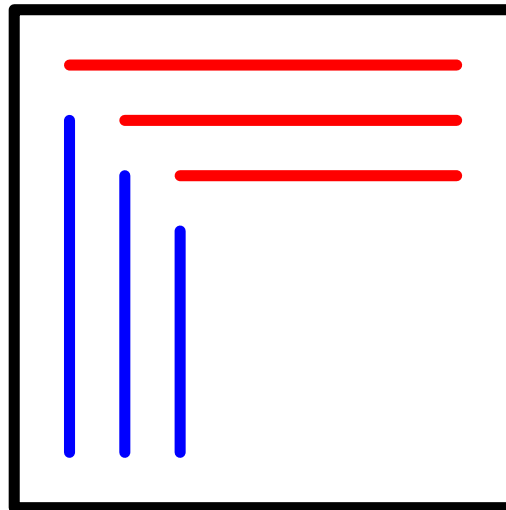
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



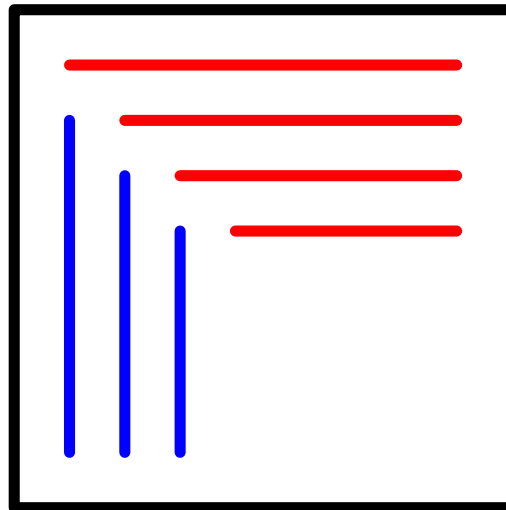
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



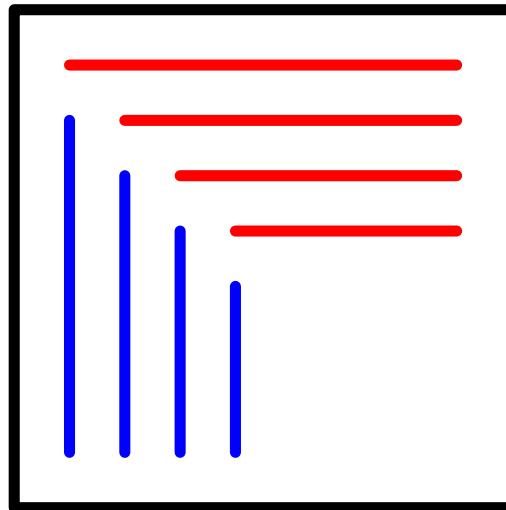
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



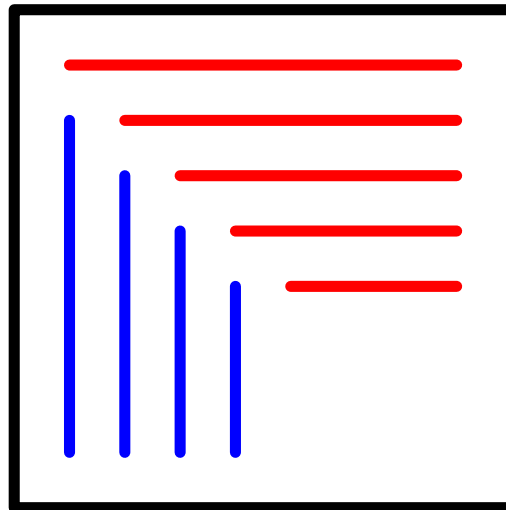
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



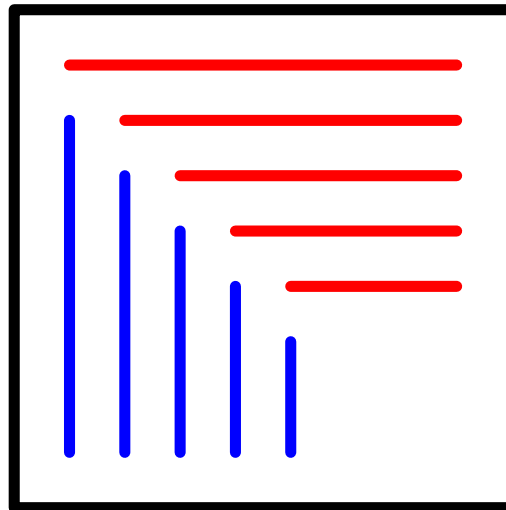
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



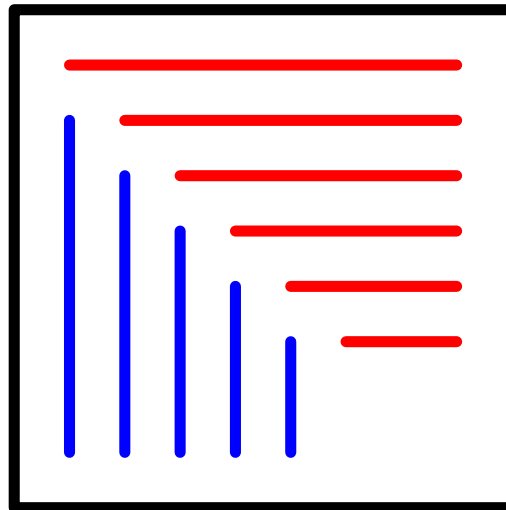
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



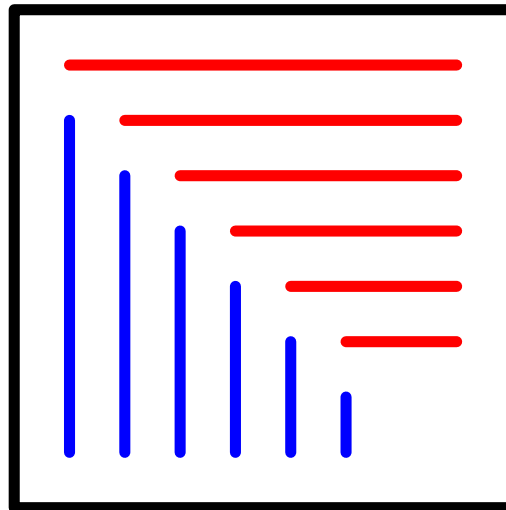
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



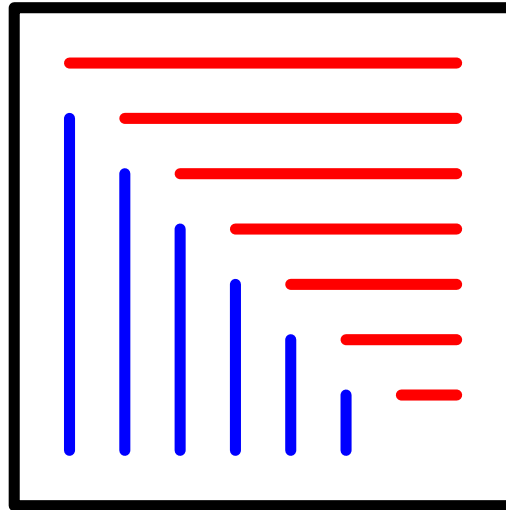
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



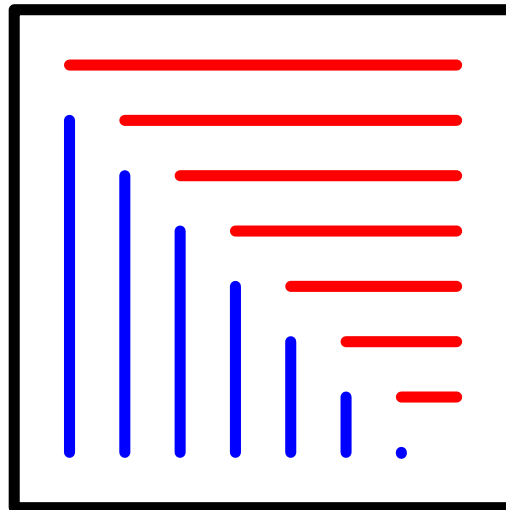
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



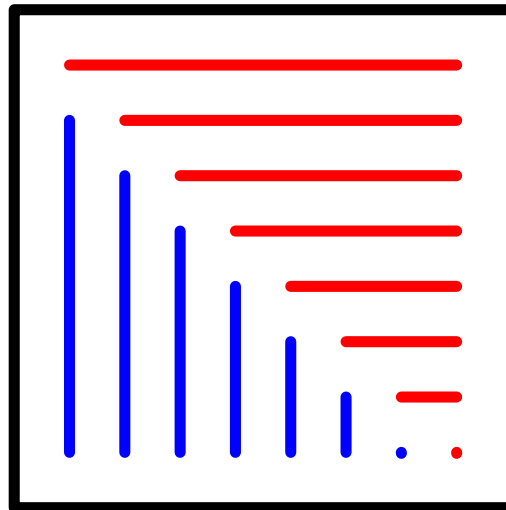
LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



LR faktorizacija (nastavak)

Poredak računanja elemenata plavo L i crveno R :



LR faktorizacija (nastavak)

Uobičajeno se LR faktorizacija matrice A izvodi tako da se njezina “radna kopija”

● postupno **uništava** i **prepisuje** elementima matrica L i R na sljedeći način:

● elementi matrice R spremaju se u **gornjem trokutu** i na **dijagonali**,

● elementi matrice L spremaju se u **donjem trokutu**, s tim da se dijagonala matrice L **ne sprema**.

● Redosljed spremanja — kao na prošlim slikama.

Egzistencija i jedinstvenost LR faktorizacije

Ostaje vidjeti uz koje je uvjete $r_{ii} \neq 0$ za $i = 1, \dots, n$.

Teorem. Postoji **jedinstvena** LR faktorizacija matrice A ako i samo ako su vodeće glavne podmatrice $A_k := A(1 : k, 1 : k)$, $k = 1, \dots, n - 1$, **regularne**.

Ako je A_k **singularna** za neki k , faktorizacija **može postojati**, ali **nije jedinstvena**.

Dokaz. Ide indukcijom po dimenziji matrice

Prvi smjer. Pretpostavimo da su sve podmatrice A_k regularne.

Baza indukcije: Za $k = 1$, postoji jedinstvena LR faktorizacija

$$A_1 = [1] [a_{11}].$$

Egzistencija i jedinstvenost LR faktorizacije

Korak indukcije: Pretpostavimo da A_{k-1} ima jedinstvenu faktorizaciju $A_{k-1} = L_{k-1} R_{k-1}$.

Tražimo faktorizaciju matrice A_k , gdje je

$$A_k = \begin{bmatrix} A_{k-1} & b \\ c^T & a_{kk} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} L_{k-1} & 0 \\ \ell^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R_{k-1} & r \\ 0 & r_{kk} \end{bmatrix} := L_k R_k.$$

Da bi jednadžbe bile zadovoljene, množenjem dobivamo

$$L_{k-1}r = b, \quad R_{k-1}^T \ell = c, \quad a_{kk} = \ell^T r + r_{kk}.$$

Matrice L_{k-1} i R_{k-1} su regularne, pa postoje **jedinstvena** rješenja prva dva sustava, r , ℓ . Iz zadnje jednadžbe dobivamo da je onda i r_{kk} jedinstven.

Egzistencija i jedinstvenost LR faktorizacije

Obrat: Pretpostavimo da je A nesingularna i postoji njezina LR faktorizacija. Tada je $A_k = L_k R_k$, za $k = 1, \dots, n$. Zbog regularnosti A izlazi

$$\det A = \det R = r_{11} r_{22} \cdots r_{nn} \neq 0,$$

pa je $\det A_k = r_{11} r_{22} \cdots r_{kk} \neq 0$, tj. sve matrice A_k su regularne.

Egzistencija i jedinstvenost LR faktorizacije

Primjer singularne matrice A za koju postoji LR faktorizacija, ali nije jedinstvena:

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ l_{21} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

S druge strane, matrica

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

nema LR faktorizaciju, iako je regularna. ■

Veza Gaussovih eliminacija i LR faktorizacije

Može se pokazati da je

- matrica R dobivena LR faktorizacijom **jednaka**
- matrici R dobivenoj Gausovim eliminacijama.

Neka je matrica

- $A^{(k)}$ dobivena u k -tom koraku Gaussovih eliminacija,
- a $A^{(k+1)}$ matrica iz sljedećeg koraka.

Onda se $A^{(k+1)}$ može **matrično** napisati kao produkt

$$A^{(k+1)} = M_k A^{(k)},$$

pri čemu je ...

Veza Gaussovih eliminacija i LR faktorizacije

$$M_k = \left[\begin{array}{c|cccc} I_{k-1} & & & & \\ \hline & 1 & & & \\ & -m_{k+1,k} & 1 & & \\ & -m_{k+2,k} & & \ddots & \\ & \vdots & & & \ddots \\ & -m_{n,k} & & & 1 \end{array} \right]$$

a m_{ik} su odgovarajući **multiplikatori**.

Na kraju eliminacija, nakon n koraka, dobijemo trokutasti \tilde{R} ,

$$\tilde{R} := A^{(n)} = M_{n-1} M_{n-2} \cdots M_1 A.$$

Veza Gaussovih eliminacija i LR faktorizacije

Svi M_k regularni, jer su M_k donje trokutaste s 1 na dijagonali, pa postoje njihovi inverzi.

A se može napisati kao $A = M_1^{-1} M_2^{-1} \cdots M_{n-1}^{-1} \tilde{R} := \tilde{L} \tilde{R}$, gdje je

$$\tilde{L} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ m_{21} & 1 & & & \\ \vdots & m_{32} & \ddots & & \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \\ m_{n1} & m_{n2} & \cdots & m_{n,n-1} & 1 \end{bmatrix}.$$

Iz **jedinstvenosti** LR faktorizacije slijedi da je $\tilde{R} = R$.

Parcijalno pivotiranje u LR faktorizaciji

Veza LR faktorizacije i Gaussovih eliminacija upućuje nas da **pivotiranje** vršimo **na isti način** kao kod Gaussovih eliminacija.

Ako koristimo **parcijalno pivotiranje**, onda se LR faktorizacija tako dobivene matrice — permutiranih **redaka**, zapisuje kao

$$PA = LR,$$

pri čemu je P **matrica permutacije**.

Matrica permutacije P u **svakom retku** i **stupcu**

ima **točno jednu jedinicu**, a ostalo su **nule**.

P je uvijek **regularna** matrica — pokažite to!

Parcijalno pivotiranje u LR faktORIZACIJI

Ako znamo “permutiranu” faktORIZACIJU $PA = LR$, kako ćemo riješiti linearni sustav $Ax = b$?

Najjednostavnije je lijevu i desnu stranu (slijeva) pomnožiti s P , pa dobivamo

$$PAx = LRx = Pb.$$

Oprez: kad permutiramo, istovremeno zamjenjujemo retke

u obje “radne matrice” — $(L - I)$ i R ,

tj. permutiramo dosadašnje multiplikatore i jednadžbe.

Kako realiziramo permutacije u algoritmu?

Parcijalno pivotiranje u LR faktORIZACIJI

Realizacija permutacija:

- Fizički zamjenjujemo **retke** u **radnoj matrici** A u kojoj formiramo L i R ,
 - $L - I$ u **strogo donjem** trokutu od A ,
 - R u **gornjem** trokutu od A .
- Moramo **pamtiti** permutaciju P , zbog naknadne permutacije desne strane — vektora b .
- Matrica P se pamti kao **vektor** p , koji na mjestu i ima
 - **indeks stupca** j gdje se nalazi **jedinica** u i -tom retku od P ,tj. $p[i] = j \iff P_{ij} = 1$.

Parcijalno pivotiranje u LR faktorizaciji

Primjer. Ako u LR faktorizaciji sustava s 3 jednažbe zamijenimo

● prvi i treći redak,

● pa onda trenutni drugi i treći redak,

onda će se P , odnosno, p mijenjati ovako:

$$P : \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix},$$

$$p : \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

Potpuno pivotiranje u LR faktorizaciji

Ako koristimo **potpuno pivotiranje**, dobivamo LR faktorizaciju matrice koja ima permutirane **retke** i **stupce** obzirom na A , tj.

$$PAQ = LR,$$

gdje su P i Q matrice permutacije.

Skica rješenja. Q je unitarna, pa iz $PA = LRQ^T$, uz pokratu $Q^T x = z$, imamo

$$PAx = LR(Q^T x) = LRz = Pb.$$

Dakle, jedina **razlika** obzirom na **parcijalno pivotiranje** je

- da na **kraju** treba “**izokretati**” rješenje z da se dobije x , tj. $x = Qz$.

Struktura LR faktorizacije

Ako matrica A koja ulazi u LR faktorizaciju ima nekakvu **strukturu**, pitanje je kad će se ta struktura **sačuvati**.

To je **posebno bitno** za

- sustave gdje je A takva da se **bitna** informacija o njoj može spremiti u **bitno manje** od n^2 elemenata.

Ako **ne pivotiramo**, onda se čuvaju, recimo, sljedeće forme:

