

# Algorytm dekompozycji QR

Anna Szczepaniak

21 lutego 2019

# Spis treści

<b>1</b>	<b>Wstęp</b>	<b>2</b>
<b>2</b>	<b>Preliminaria</b>	<b>3</b>
2.0.1	Definicje dotyczące macierzy . . . . .	3
2.1.1	Definicje dotyczące wektorów . . . . .	4
2.1.2	Definicje dotyczące wyznacznika macierzy, jej wartości własnej oraz wektorów własnych. .	4
<b>3</b>	<b>Algorytm QR</b>	<b>6</b>
<b>4</b>	<b>Eksperymenty numeryczne</b>	<b>8</b>
<b>5</b>	<b>Podsumowanie</b>	<b>9</b>

# Rozdział 1

## Wstęp

# Rozdział 2

## Preliminaria

### 2.0.1 Definicje dotyczące macierzy

**Definicja 2.1** (Definicja macierzy). *Macierzą  $m \times n$  (tzn. o  $m$  wierszach i  $n$  kolumnach) o wyrazach w zbiorze  $X$  nazywamy tablicę:*

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{bmatrix}$$

gdzie  $x_{ij} \in X$  dla  $1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$ .

Korzystając z definicji 2.1

#### Definicja 2.0.1.2

Macierz kwadratową o wymiarze  $n \times n$  nazywamy macierz o liczbie wierszy równej liczbie kolumn. Liczbę  $n$  nazywamy stopniem macierzy.

#### Definicja 2.0.1.3

Macierz jednostkową nazywamy macierz kwadratową, która na swojej głównej przekątnej posiada same wartości równe 1, natomiast reszta jest wypełniona zerami. Współczynniki tej macierzy są określone następującymi wzorami:

$$a_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{dla } j = i \\ 0 & \text{dla } j \neq i \end{cases}$$

#### Definicja 2.0.1.4

Macierz symetryczną nazywamy macierz kwadratową, której wyrazy położone symetrycznie względem głównej przekątnej są równe. Formalnie jest to macierz kwadratowa

$$A = [a_{ij}]$$

stopnia  $n$ , która dla

$$i, j = 1, \dots, n$$

spełnia warunek

$$a_{ij} = a_{ji}.$$

#### Definicja 2.0.1.5

Macierz trójkątna to macierz kwadratowa, której wszystkie współczynniki pod główną przekątną lub wszystkie współczynniki nad tą przekątną są równe zero.

#### Definicja 2.0.1.6

Macierz transponowaną (przetawioną) macierzy  $A$  nazywamy macierz  $A^T$ , która powstaje z danej poprzez zamianę jej wierszy na kolumny i kolumn na wiersze. Operację tworzenia macierzy transponowanej nazywamy transpozycją (przetawianiem).

Dla macierzy  $A = (a_{ij})$ :

$$A^T = (a_{ij})^T = (a_{ji})$$

.

**Definicja 2.0.1.7**

Iloczynem macierzy  $A = [a_{ij}]$  i  $B = [b_{jk}]$ , gdzie  $A \in M_m^n(F)$ ,  $B \in M_p^m(F)$  nazywamy macierz  $C = [c_{ik}]$ ,  $C \in M_p^n(F)$ , daną wzorem

$$c_{ik} = \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot b_{jk}.$$

Oznaczamy  $C = A \cdot B$ .

**Definicja 2.0.1.8** Niech  $A$  będzie macierzą kwadratową ustalonego stopnia. Macierz  $A$  jest odwracalna, jeśli istnieje taka macierz  $B$ , że zachodzi

$$A \cdot B = B \cdot A = I,$$

gdzie  $I$  jest macierzą jednostkową. Macierz  $B$  nazywa się wówczas macierzą odwrotną do macierzy  $A$  i oznacza się przez  $A^{-1}$ .

**Definicja 2.0.1.9**

Macierz  $A$  nazywamy macierzą nieosobliwą, jeśli istnieje macierz  $B$ , która jest do niej odwrotna.

**Definicja 2.0.1.10**

Macierzą ortogonalną nazywamy macierz kwadratową  $A \in M_n(R)$  o elementach będących liczbami rzeczywistymi spełniającą równość:

$$A^T \cdot A = A \cdot A^T = I_n,$$

gdzie  $I_n$  oznacza macierz jednostkową wymiaru  $n$ ,  $A^T$  oznacza macierz transponowaną względem  $A$ .

**Definicja 2.0.1.11**

Dwie macierze kwadratowe  $A$  i  $B$  nazywamy macierzami podobnymi, jeśli istnieje taka macierz nieosobliwa  $P$ , że zachodzi związek:

$$B = P^{-1} \cdot A \cdot P.$$

**2.1.1 Definicje dotyczące wektorów****Definicja 2.0.2.1**

Wektorem nazywamy uporządkowaną parę punktów, z których jeden jest początkiem a drugi końcem tego wektora. Każdy wektor posiada zwrot, kierunek i długość.

**Definicja 2.0.2.2**

Układ wektorów  $(v_1, v_2, \dots, v_k)$  w przestrzeni liniowej  $V$  nad ciałem  $K$  nazywamy liniowo niezależnym, jeśli z  $a_1 \cdot v_1 + a_2 \cdot v_2 + \dots + a_k \cdot v_k = 0$  wynika, że  $a_1 = a_2 = \dots = a_k = 0$ .

**2.1.2 Definicje dotyczące wyznacznika macierzy, jej wartości własnej oraz wektorów własnych.****Definicja 2.0.3.1**

Niech będzie dana macierz kwadratowa  $A$  stopnia  $n$ . Wyznacznikiem nazywamy takie odwzorowanie, które danej macierzy  $A$  wymiaru  $n \times n$  przyporządkowuje dokładnie jedną liczbę rzeczywistą  $\det A$ . Jeśli macierz jest stopnia  $n = 1$ , to jej wyznacznik  $\det A = a_{11}$ . Jeśli stopień macierzy jest większy niż 1, to jej wyznacznik obliczamy według następującego wzoru:

$$\det A = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} \cdot a_{ij} \cdot \det M_{ij},$$

gdzie  $\det M_{ij}$  oznacza wyznacznik macierzy powstałej z macierzy  $A$  przez skreślenie  $i$ -tego wiersza i  $j$ -tej kolumny.

**Definicja 2.0.3.2**

Niech  $B$  będzie macierzą wymiaru  $m \times m$  i niech  $I$  będzie macierzą jednostkową wymiaru  $m \times m$ . Wówczas skalary (liczby o wymiarze  $1 \times 1$ )  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$  nazywamy wartościami własnymi macierzy  $B$ , jeśli spełniają

$$|B - \lambda \cdot I| = 0.$$

**Definicja 2.0.3.3**

Niech  $B$  będzie macierzą wymiaru  $m \times m$  i niech  $\lambda$  będzie wartością własną macierzy  $B$ . Wówczas niezerowy wektor  $e$  wymiaru  $m \times 1$  nazywamy wektorem własnym macierzy  $B$ , jeżeli

$$B \cdot e = \lambda \cdot e.$$

## Rozdział 3

# Algorytm QR

### Twierdzenie 3.1 (O rozkładzie QR)

Niech  $A$  będzie macierzą o wymiarach  $m \times n$ , gdzie  $m \geq n$ , której kolumny są liniowo niezależne. Istnieje wtedy jedyny rozkład  $A=QR$  na dwa czynniki: macierz  $Q$  o wymiarach  $m \times n$  taka, że  $Q^T \cdot Q = D$ , gdzie  $D = \text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n)$ ,  $d_k > 0$  dla  $(k = 1, 2, \dots, n)$  i macierz trójkątną górną  $R$  z elementami  $r_{kk} = 1 (k = 1, 2, \dots, n)$ .

### Dowód twierdzenia 3.1

Podane wyżej twierdzenie jest przekształceniem procesu ortogonalizacji Grama-Schmidta. Jeśli zastosujemy Grama-Schmidta do kolumn  $a_i$  macierzy  $A = [a_1, a_2, \dots, a_n]$  od lewej do prawej, otrzymamy sekwencje ortogonalnych wektorów od  $q_1$  do  $q_n$  obejmujących tę samą przestrzeń: te ortogonalne wektory są kolumnami  $Q$ . Gram-Schmidt również wylicza współczynniki wyrażające każdą kolumnę  $a_i$  jako liniową kombinację  $q_1$  przez

$$q_i : a_i = \sum_{j=1}^i r_{ji} \cdot q_j,$$

gdzie  $r_{ji}$  to współczynniki macierzy  $R$ .

Algorytm QR został wynaleziony w 1961 roku przez Francis i Kublanowską. Jest jedną z efektywniejszych znanych metod rozwiązywania pełnego zadania własnego dla macierzy symetrycznych lub niesymetrycznych. W podstawowym algorytmie QR tworzy się ciąg macierzy  $A = A_0, A_1, A_2, \dots$  taki, że

$$A_s = Q_s R_s,$$

$$R_s Q_s = A_{s+1},$$

$$(s = 0, 1, \dots),$$

gdzie  $Q_s$  jest macierzą ortogonalną, a  $R_s$  - trójkątną górną. Łatwo widzieć, że z twierdzenia o rozkładzie QR wynika, że ciąg  $A_s$  ( $s = 0, 1, \dots$ ) jest w zasadzie określony jednoznacznie. Ponieważ

$$A_{s+1} = R_s Q_s = Q_s^T A_s Q_s,$$

więc każdy krok w algorytmie QR jest przekształceniem przez podobieństwo.

### Metoda Householdera

Metoda Householdera pozwala znaleźć rozkład QR dowolnej macierzy prostokątnej  $m \times n$  ( $m \geq n$ ).

### Macierz Householdera

Macierz Householdera  $H$  zwaną również refleksją nazywamy symetryczną i ortogonalną macierz przekształcenia wektora, które odbija go względem pewnej płaszczyzny.

### Transformacja Householdera

Niech  $v \in R^m$ , i  $v \neq 0$ . Wówczas transformacją Householdera nazywamy macierz postaci:

$$H = I - Wvv^T, H = I - Wvv^T, W = \frac{2}{v^T v}W = \frac{2}{v^T v}$$

Macierz H jest macierzą symetryczną i ortogonalną oraz ma taką własność, że dowolny wektor x wymiaru m jest odbiciem lustrzanym wektora Hx względem hiperpłaszczyzny (wymiaru m-1) prostopadłej do wektora v[3]. Łatwo sprawdzić, że tak jest ponieważ:

$$\begin{aligned} H^2 &= \left( I - \frac{2vv^T}{v^T v} \right)^2 = I - \frac{4vv^T}{v^T v} + 4 \left( \frac{vv^T}{v^T v} \right)^2 = IH^2 = \left( I - \frac{2vv^T}{v^T v} \right)^2 \\ &= I - \frac{4vv^T}{v^T v} + 4 \left( \frac{vv^T}{v^T v} \right)^2 = I((vv^T)(v^T v) = (vv^T)^2)((vv^T)(v^T v) = (vv^T)^2) \end{aligned}$$

oraz

$$\begin{aligned} H^T &= \left( I - \frac{2vv^T}{v^T v} \right)^T = I - \left( \frac{2vv^T}{v^T v} \right)^T = I - \frac{2vv^T}{v^T v} = HH^T = \left( I - \frac{2vv^T}{v^T v} \right)^T \\ &= I - \left( \frac{2vv^T}{v^T v} \right)^T = I - \frac{2vv^T}{v^T v} = H((vv^T)^T = (vv^T))((vv^T)^T = (vv^T)) \end{aligned}$$

Z drugiej równości wynika symetria, z pierwszej ortogonalność, ponieważ

$$H^T H = HH = I.$$

Zatem:

$$|Hx| = \sqrt{(Hx)^T(Hx)} = \sqrt{x^T(H^T H)x} = \sqrt{x^T I x} = |x| |Hx| = \sqrt{(Hx)^T(Hx)} = \sqrt{x^T(H^T H)x} = \sqrt{x^T I x} = |x|.$$

Mnożąc dowolny wektor  $x \in R^m$  otrzymujemy:

$$Hx = x - \frac{2vv^T x}{v^T v} = x + (-2\frac{vv^T x}{v^T v}) = x - 2rHx = x - \frac{2vv^T x}{v^T v} = x + (-2\frac{vv^T x}{v^T v}) = x - 2r$$



## Rozdział 4

# Eksperymenty numeryczne

## Rozdział 5

# Podsumowanie