

Matematika I – 8b  
Jordanův tvar matic (dokončení)  
problém lineárního programování

Jan Slovák

Masarykova univerzita

7. 11. 2012

# Obsah přednášky

- 1 Jordanův rozklad
- 2 Problém lineárního programování

# Plán přednášky

- 1 Jordanův rozklad
- 2 Problém lineárního programování

# Nilpotentní a cyklická zobrazení – připomenutí

## Definition

Lineární zobrazení  $f : V \rightarrow V$  se nazývá **nilpotentní**, jestliže existuje celé číslo  $k \geq 1$  takové, že iterované zobrazení  $f^k$  je identicky nulové. Nejmenší číslo  $k$  s touto vlastností se nazývá *stupněm nilpotentnosti* zobrazení  $f$ . Zobrazení  $f : V \rightarrow V$  se nazývá **cyklické**, jestliže existuje báze  $(u_1, \dots, u_n)$  prostoru  $V$  taková, že  $f(u_1) = 0$  a  $f(u_i) = u_{i-1}$  pro všechna  $i = 2, \dots, n$ .

Jinými slovy, matice  $f$  v bázi z definice cyklického zobrazení je tvaru

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

Jinými slovy, matice  $f$  v bázi z definice cyklického zobrazení je tvaru

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

Je-li  $f(v) = a \cdot v$ , pak pro každé přirozené  $k$  je  $f^k(v) = a^k \cdot v$ . Zejména tedy může spektrum nilpotentního zobrazení obsahovat pouze nulový skalár (a ten tam vždy je).

Přímo z definice plyne, že každé cyklické zobrazení je nilpotentní, navíc je jeho stupeň nilpotentnosti roven dimenzi prostoru  $V$ . Operátor derivování na polynomech je příkladem cyklického zobrazení. Kupodivu to platí i naopak a každé nilpotentní zobrazení je přímým součtem cyklických. Navíc pro každé lineární zobrazení  $f : V \rightarrow V$ , pro které je součet algebraických násobností vlastních čísel roven dimenzi (to nastane vždy pro prostory nad komplexními skaláry), existuje jednoznačný rozklad  $V$  na invariantní podprostory  $V_i$  příslušné k jednotlivým vlastním číslům  $\lambda_i$ , na kterých je zobrazení  $f - \lambda_i \text{id}_{V_i}$  nilpotentní.

V Jordanově rozkladu vystupují vektorové (pod)prostory a lineární zobrazení na nich s jediným vlastním číslem  $\lambda$  a maticí

$$J = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \lambda \end{pmatrix}.$$

Takovýmto maticím (a odpovídajícím invariantním podprostorům) se řídá **Jordanův blok**.



## Theorem (Věta o Jordanově kanonickém tvaru)

*Nechť  $V$  je vektorový prostor dimenze  $n$  a  $f : V \rightarrow V$  je lineární zobrazení s  $n$  vlastními čísly včetně algebraických násobností. Pak existuje jednoznačný rozklad prostoru  $V$  na přímý součet podprostorů*

$$V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_k$$

*takových, že  $f(V_i) \subset V_i$ , zúžení  $f$  na každé  $V_i$  má jediné vlastní číslo  $\lambda_i$  a zúžení  $f - \lambda_i \cdot \text{id}$  na  $V_i$  je buď cyklické nebo nulové zobrazení.*

Věta tedy říká, že ve vhodné bázi má každé lineární zobrazení blokově diagonální tvar s Jordanovými bloky podél diagonály. Celkový počet jedniček nad diagonálou v takovém tvaru je roven rozdílu mezi celkovou algebraickou a geometrickou násobností vlastních čísel.

## Theorem (Věta o Jordanově kanonickém tvaru)

*Nechť  $V$  je vektorový prostor dimenze  $n$  a  $f : V \rightarrow V$  je lineární zobrazení s  $n$  vlastními čísly včetně algebraických násobností. Pak existuje jednoznačný rozklad prostoru  $V$  na přímý součet podprostorů*

$$V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_k$$

*takových, že  $f(V_i) \subset V_i$ , zúžení  $f$  na každé  $V_i$  má jediné vlastní číslo  $\lambda_i$  a zúžení  $f - \lambda_i \cdot \text{id}$  na  $V_i$  je buď cyklické nebo nulové zobrazení.*

Věta tedy říká, že ve vhodné bázi má každé lineární zobrazení blokově diagonální tvar s Jordanovými bloky podél diagonály. Celkový počet jedniček nad diagonálou v takovém tvaru je roven rozdílu mezi celkovou algebraickou a geometrickou násobností vlastních čísel.

Všimněme si, že jsme tuto větu plně dokázali v případech, kdy jsou všechna vlastní čísla různá nebo když jsou geometrické a algebraické násobnosti vlastních čísel stejné.

Důkaz fakt komplikovaný – v učebnici je a zde náznak na tabuli :-)

# Plán přednášky

- 1 Jordanův rozklad
- 2 Problém lineárního programování

# Dualita v lineárním programování

Uvažujme reálnou matici  $A$  s  $m$  řádky a  $n$  sloupci, vektor omezení  $b$  a řádkový vektor  $c$  zadávající účelovou funkci. Z těchto dat můžeme sestavit dva problémy lineárního programování pro  $x \in \mathbb{R}^n$  a  $y \in \mathbb{R}^m$ .

**Maximalizační problém:** Maximalizuj  $c \cdot x$  za podmínky  $A \cdot x \leq b$  a zároveň  $x \geq 0$ .

**Minimalizační problém:** Minimalizuj  $y^T \cdot b$  za podmínky  $y^T \cdot A \geq c^T$  a zároveň  $y \geq 0$ .

Říkáme, že tyto problémy jsou vzájemně duální.

Řekneme, že jde o **řešitelný problém**, jestliže existuje nějaký **přípustný vektor**  $x$ , který vyhoví všem omezujícím podmínkám. Řešitelný maximalizační, resp. minimalizační problém je **ohraničený**, jestliže je účelová funkce na množině vyhovujících omezením ohraničená shora, resp. zdola.

### Lemma

*Je-li  $x \in \mathbb{R}^n$  přípustný vektor pro standardní maximalizační problém a  $y \in \mathbb{R}^m$  je přípustný vektor pro duální minimalizační problém, pak pro účelové funkce platí*

$$c \cdot x \leq y^T \cdot b$$

### Důkaz.

Jde vlastně jen o snadné pozorování:  $x \geq 0$  a  $c^T \leq y^T \cdot A$ , ale také  $y \geq 0$  a  $A \cdot x \leq b$ , proto musí platit i

$$c \cdot x \leq y^T \cdot A \cdot x \leq y^T \cdot b.$$

Odtud okamžitě vidíme, že jestliže jsou oba duální problémy řešitelné, pak musí být i ohraničené. Ještě zajímavější je následující postřeh přímo vycházející z nerovnosti v předchozí větě.

### Corollary

*Jestliže existují přípustné vektory  $x$  a  $y$  duálních lineárních problémů takové, že pro účelové funkce platí  $c \cdot x = y^T \cdot b$ , pak jde o optimální řešení obou problémů.*

### Theorem (Věta o dualitě)

*Je-li standardní problém lineárního programování řešitelný a ohraničený, pak je takový i jeho duální problém, optimální hodnoty jejich účelových funkcí splývají a optimální řešení vždy existuje.*

Povšimněme si ještě pěkného přímého důsledku právě zformulované věty o dualitě:

### Corollary (Věta o ekvilibriu)

*Uvažme přípustné vektory  $x$  a  $y$  pro standardní maximalizační problém a jeho duální problém. Pak jsou oba tyto vektory optimální, právě tehdy když  $y_i = 0$  pro všechny souřadnice s indexem  $i$ , pro které  $\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j < b_i$  a zároveň  $x_j = 0$  pro všechny souřadnice s indexem  $j$ , pro které  $\sum_{i=1}^m y_i a_{ij} > c_j$ .*



## proof

Předpokládejme, že platí oba vztahy z předpokladu implikace ve větě. Pak tedy můžeme v následujícím výpočtu počítat s rovností, protože sčítance s ostrou nerovností mají stejně u sebe nulové koeficienty:

$$\sum_{i=1}^m y_i b_i = \sum_{i=1}^m y_i \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n y_i a_{ij} x_j$$

a z stejného důvodu také

$$\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n y_i a_{ij} x_j = \sum_{j=1}^n c_j x_j.$$

Tím máme dokázanu jednu implikaci z tvrzení díky větě o dualitě.

# Důkaz – pokračování

Předpokládejme nyní, že  $x$  a  $y$  jsou skutečně optimální vektory. Víme tedy, že platí

$$\sum_{i=1}^m y_i b_i \geq \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n y_i a_{ij} x_j \geq \sum_{j=1}^n c_j x_j,$$

ale zároveň jsou si levé a pravé strany rovny. Nastává tedy všude rovnost. Prepíšeme-li prvou rovnost jako

$$\sum_{i=1}^m y_i \left( b_i - \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right) = 0$$

vidíme, že může být naplněna jen za podmínek ve větě, protože jde o nulový součet samých nezáporných čísel. Z druhé rovnosti stejně plyne i druhé zbylé tvrzení a důkaz je ukončen.

Věty o dualitě a ekvilibriu jsou užitečné při řešení problémů lineárního programování, protože nám ukazují souvislosti mezi nulovostí jednotlivých dodatečných proměnných a naplňování omezujících podmínek.