



**MATEMATICKO-FYZIKÁLNÍ  
FAKULTA**  
Univerzita Karlova

## **BAKALÁŘSKÁ PRÁCE**

Pavel Zdeněk

# **Posloupnosti úspěchů a náhodnost**

Katedra pravděpodobnosti a matematické statistiky

Vedoucí bakalářské práce: RNDr. Petr Čoupek, Ph.D.

Studijní program: Matematika

Studijní obor: Obecná matematika

Praha 2020

Prohlašuji, že jsem tuto bakalářskou práci vypracoval(a) samostatně a výhradně s použitím citovaných pramenů, literatury a dalších odborných zdrojů. Tato práce nebyla využita k získání jiného nebo stejného titulu.

Beru na vědomí, že se na moji práci vztahují práva a povinnosti vyplývající ze zákona č. 121/2000 Sb., autorského zákona v platném znění, zejména skutečnost, že Univerzita Karlova má právo na uzavření licenční smlouvy o užití této práce jako školního díla podle §60 odst. 1 autorského zákona.

V Praze dne 04.06.2020

Pavel Zdeněk

Děkuji RNDr. Petrovi Čoupkovi, Ph.D. za ochotu, trpělivost a pomoc s vytvořením této bakalářské práce.

Název práce: Posloupnosti úspěchů a náhodnost

Autor: Pavel Zdeněk

Katedra: Katedra pravděpodobnosti a matematické statistiky

Vedoucí bakalářské práce: RNDr. Petr Čoupek, Ph.D., Katedra pravděpodobnosti a matematické statistiky

Abstrakt: V této práci je uvedena metoda výpočtu rozdělení pěti náhodných veličin spojených s nepřetržitými posloupnostmi úspěchů, které lze pozorovat v posloupnosti nezávislých bernoulliiovských pokusů. K tomu je využita technika vnoření náhodné posloupnosti do Markovova řetězce, která je oproti literatuře vylepšena. Pro každou náhodnou veličinu byl zkonstruován Markovův řetězec, byla ověřena definice vnoření a byl uveden postup, jak její rozdělení spočítat. U každé náhodné veličiny je uveden vyřešený příklad.

Klíčová slova: posloupnosti úspěchů, Markovův řetězec, vnoření

Title: Runs and Randomness

Author: Pavel Zdeněk

Department: Department of Probability and Mathematical Statistics

Supervisor: RNDr. Petr Čoupek, Ph.D., Department of Probability and Mathematical Statistics

Abstract: In this thesis probability distribution of five random variables related to success runs in a sequence of Bernoulli trials was found. The technique of imbedding random sequences into Markov chains is used and improved compared to existing results. For every run a Markov chain was constructed, the definition of imbedding was verified, a method for computation of its distribution was stated and examples of distribution were computed.

Keywords: runs, Markov chain, imbedding

# Obsah

Úvod	1
<b>1 Markovovy řetězce a vnoření</b>	<b>3</b>
<b>2 Rozdělení náhodných veličin</b>	<b>6</b>
2.1 Rozdělení náhodné veličiny $N_{n,k}$	6
2.1.1 Globální řetězec	6
2.1.2 Ověření definice	7
2.1.3 Výpočet rozdělení	8
2.1.4 Porovnání	9
2.2 Rozdělení náhodné veličiny $M_{n,k}$	9
2.2.1 Globální řetězec	10
2.2.2 Ověření definice	10
2.2.3 Výpočet rozdělení	11
2.2.4 Porovnání	13
2.3 Rozdělení náhodné veličiny $E_{n,k}$	13
2.3.1 Globální řetězec	14
2.3.2 Ověření definice	14
2.3.3 Výpočet rozdělení	15
2.3.4 Porovnání	17
2.4 Rozdělení náhodné veličiny $G_{n,k}$	17
2.4.1 Globální řetězec	18
2.4.2 Ověření definice	18
2.4.3 Výpočet rozdělení	19
2.4.4 Porovnání	21
2.5 Rozdělení náhodné veličiny $L_n$	21
2.5.1 Alternativní způsob výpočtu rozdělení	21
2.5.2 Globální řetězec	22
2.5.3 Ověření definice	22
2.5.4 Výpočet rozdělení	23
2.5.5 Porovnání	25
<b>Závěr</b>	<b>26</b>
<b>Literatura</b>	<b>27</b>
<b>A Příloha</b>	<b>28</b>

# Úvod

Práce se zabývá rozdělením různých náhodných veličin, které lze pozorovat v náhodné posloupnosti nezávislých veličin s alternativním rozdělením. K výpočtu jejich rozdělení využijeme princip vnoření náhodné posloupnosti do Markovova řetězce, který jsme oproti jiným autorům vylepšili. Nejdříve veličiny definujeme.

Nechť  $n \in \mathbb{N}$  a  $X_1, X_2, \dots, X_n$  je posloupnost nezávislých náhodných veličin takových, že pro každé  $t \in \{1, \dots, n\}$ ,  $X_t$  má alternativní rozdělení s  $P(X_t = 1) = w_t$  a  $P(X_t = 0) = 1 - w_t = z_t$ , kde  $w_t \in (0, 1)$ . Náhodnou veličinu  $X_k$  budeme nazývat *k-tým pokusem*. Hodnotu 1 nazýváme *úspěch* a hodnotu 0 nazýváme *neúspěch*. Dále definujeme náhodné veličiny  $X_0 = 0$  a  $X_{n+1} = 0$ .

Nechť  $n_0, k \in \mathbb{N}$  jsou taková, že platí  $1 \leq k + n_0 - 1 \leq n$ . Jev

$$[X_{n_0} = 1, X_{n_0+1} = 1, \dots, X_{n_0+k-1} = 1]$$

nazveme *sekvencí úspěchů délky k* a jev

$$[X_{n_0-1} = 0, X_{n_0} = 1, X_{n_0+1} = 1, \dots, X_{n_0+k-1} = 1, X_{n_0+k} = 0]$$

nazveme *řetězcem úspěchů délky k*. Takže zatímco sekvencí rozumíme jakoukoliv posloupnost úspěchů, řetězec je pouze ta nejdelší sekvence z řady úspěchů. Pokud mluvíme o *současné sekvenci úspěchů* (*současném řetězci úspěchů*), rozumíme tím sekvenci úspěchů (řetězec úspěchů), jehož je poslední pokus součástí. Tedy pokud se bavíme o  $n$ -tém pokusu a řekneme, že současný řetězec úspěchů má délku  $k$ , pak  $n$ -tý pokus je úspěch a před ním nastalo právě  $k - 1$  úspěchů. Pokud je délka současného řetězce 0, pak  $n$ -tý pokus je neúspěch.

Definujeme následující náhodné veličiny:

- $N_{n,k}$  značí počet nepřekrývajících se sekvencí úspěchů délky  $k$  v  $n$  pokusech.
- $M_{n,k}$  značí počet překrývajících se sekvencí úspěchů délky  $k$  v  $n$  pokusech.
- $E_{n,k}$  značí počet řetězců úspěchů délky  $k$  v  $n$  pokusech.
- $G_{n,k}$  značí počet řetězců úspěchů délky větší nebo rovno  $k$  v  $n$  pokusech.
- $L_n$  značí délku nejdelšího řetězce úspěchů v  $n$  pokusech.

*Příklad.* Nechť  $n = 8$  a  $k = 2$  a nechť máme pozorování 11101100. Potom  $N_{8,2} = 2$ ,  $M_{8,2} = 3$ ,  $E_{8,2} = 1$ ,  $G_{8,2} = 2$ ,  $L_8 = 3$ .

Tyto veličiny jsou charakteristiky celé náhodné posloupnosti bernoulliiovských pokusů a můžeme je využít k různým testováním, například k testování zda jsou  $X_1, \dots, X_n$  nezávislé a stejně rozdělené. Výhodou je, že nemusíme vědět, jak celá pozorovaná posloupnost vypadá, ale stačí nám k tomu znát hodnoty náhodných veličin definovaných výše.

Rozdělení různých sekvencí a řetězců v posloupnosti náhodných veličin se dá využít například ve výzkumu sekvencování DNA, v psychologii nebo například

v ekologii (viz práce Schwager (1983)). Dříve se rozdělení počítaly kombinatoricky a výpočet byl velmi složitý. Vzorec pro  $N_{n,k}$ , respektive pro  $M_{n,k}$ , za předpokladu, že veličiny  $X_1, \dots, X_n$  jsou nezávislé a stejně rozdělené, lze najít například v práci Godbole (1990), respektive v práci Hirano a kol. (1991). Tato práce je inspirována článkem Fu a Koutras (1994), ve kterém autoři zavedli postup vnoření pro všechny naše pozorované veličiny. My na tento postup navazujeme a přinášíme efektivnější přístup. V článku Lou (1996) je uveden postup, jak využít tuto teorii ke konstrukci kritických oborů testu nezávislosti posloupnosti alternativních veličin. V knize Balakrishnan a Koutras (2002) uvádějí, že pokud navíc uvažujeme náhodné veličiny  $X_1, X_2, \dots, X_n$  stejně rozdělené s  $P(X_1 = 1) = w$  a  $P(X_1 = 0) = 1 - w = z$ , potom podle Erdős a Rényi (1970) je hodnota veličiny  $L_n$  pro velká  $n$  velmi blízko hodnotě  $\frac{\ln(nz)}{\ln(1/w)}$ .

V první kapitole jsou uvedeny základní poznatky o Markovových řetězcích, poté nová definice vnoření a jak se pravděpodobnost takových vnořených posloupností počítá. Následuje kapitola, ve které nejdříve každou veličinu vnoříme do Markovova řetězce, ověříme definici vnoření a uvedeme způsob výpočtu spolu s příkladem pro malé  $n$  a  $k$ , pro která si čtenář může výsledky zkontrolovat přímým výpočtem.

# 1. Markovovy řetězce a vnoření

**Definice 1** (Markovův řetězec). *Náhodný proces  $Y = \{Y_t : t \in \mathbb{N}_0\}$  s nejvýše spočetnou množinou stavů  $S$  nazveme Markovovým řetězcem s diskretním časem, jestliže pro každé  $n \in \mathbb{N}$ ;  $i, j, s_0, s_1, \dots, s_{n-1} \in S$  takové, že*

$$P(Y_n = i, Y_{n-1} = s_{n-1}, \dots, Y_0 = s_0) > 0,$$

*platí:*

$$P(Y_{n+1} = j | Y_n = i, Y_{n-1} = s_{n-1}, \dots, Y_0 = s_0) = P(Y_{n+1} = j | Y_n = i).$$

*Tuto podmínku nazýváme Markovovou vlastností.*

Markovův řetězec je tedy náhodný proces, jehož rozdělení v čase  $n_0 \in \mathbb{N}$  závisí pouze na tom, v jakém stavu se nacházel v čase  $n_0 - 1$ , a nezávisí na tom, v jakých stavech se nacházel předtím.

Nechť  $Y = \{Y_t : t \in \mathbb{N}_0\}$  je Markovův řetězec s diskretním časem a množinou stavů  $S$ . Pro každé  $t \in \mathbb{N}$  a  $j \in S$  označme  $p_t(i, j) := P(Y_t = j | Y_{t-1} = i)$  pokud  $P(Y_{t-1} = i) > 0$ , jinak  $p_t(i, j) = 0$ . Matici  $\mathbf{P}(t) := (p_t(i, j))_{i, j \in S}$  nazýváme *maticí pravděpodobností přechodu v čase  $t$* .

Matice  $\mathbf{P}(t)$  tedy obsahuje podmíněné pravděpodobnosti takové, že se řetězec bude nacházet v daném stavu v čase  $t$ , pokud víme, v jakém stavu se řetězec nachází v čase  $t - 1$ . Pro výpočet pravděpodobností v čase  $n$  využijeme Chapman-Kolmogorovu rovnost.

**Věta 1** (Chapman-Kolmogorova rovnost). *Nechť  $Y = \{Y_t : t \in \mathbb{N}_0\}$  je Markovův řetězec s množinou stavů  $S$ , maticemi pravděpodobností přechodu  $\mathbf{P}(t)$  pro každé  $t \in \mathbb{N}$  a  $\pi_0 = (P(Y_0 = s_i))_{s_i \in S}$  je jeho počáteční rozdělení. Pak pro každé  $n \in \mathbb{N}$  a  $s_i \in S$  platí:*

$$P(Y_n = s_i) = \pi_0^\top \left( \prod_{t=1}^n \mathbf{P}(t) \right) e_i,$$

*kde  $e_i$  je sloupcový vektor, který má počet složek roven počtu stavů v  $S$  a na  $i$ -té pozici má 1 a všude jinde 0.*

*Důkaz.* Důkaz provedeme indukcí. Pro  $n = 0$  je rovnost zřejmá. Pro  $n = 1$  si uvědomíme, že podle věty o úplné pravděpodobnosti platí:

$$P(Y_1 = s_i) = \sum_{j: s_j \in S} P(Y_1 = s_i | Y_0 = s_j) P(Y_0 = s_j) = \pi_0^\top \mathbf{P}(1) e_i.$$

Nyní předpokládáme, že pro  $n - 1$  platí:

$$P(Y_{n-1} = s_i) = \pi_0^\top \left( \prod_{t=1}^{n-1} \mathbf{P}(t) \right) e_i.$$



Zkusíme pomocí indukčního předpokladu ověřit platnost věty pro  $n$ :

$$\begin{aligned} P(Y_n = s_i) &= \sum_{j:s_j \in S} P(Y_n = s_i | Y_{n-1} = s_j) P(Y_{n-1} = s_j) \\ &= \sum_{j:s_j \in S} \pi_0^\top \left( \prod_{t=1}^{n-1} \mathbf{P}(t) \right) e_j e_j^\top \mathbf{P}(n) e_i \\ &= \pi_0^\top \left( \prod_{t=1}^n \mathbf{P}(t) \right) e_i, \end{aligned}$$

protože  $\sum_{j:s_j \in S} e_j e_j^\top = \mathbb{I}$ , kde  $\mathbb{I}$  značí jednotkovou matici. □

Toto nám z teorie Markovových řetězců k výpočtu rozdělení stačí. Nyní uvedeme definici vnoření.

**Definice 2** (Vnoření). *Nechť  $\{l_n\}_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathbb{N}$  a necht máme posloupnost náhodných veličin  $X = \{X_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  takových, že  $X_n \in \{0, 1, \dots, l_n\}$  P-skoro jistě. Necht  $Y = \{Y_n : n \in \mathbb{N}_0\}$  je Markovův řetězec s množinou stavů  $S$  a označme*

$$S_{Y_n} := \{s \in S : \exists k \in \{0, 1, \dots, n\} : P(Y_k = s) > 0\}.$$

*Řekneme, že posloupnost  $X$  lze vnořit do Markovova řetězce  $Y$ , jestliže pro každé  $n \in \mathbb{N}$  existují množiny  $\{C_x^n\}_{x=0}^{l_n}$  takové, že  $\bigcup_{x=0}^{l_n} C_x^n = S_{Y_n}$  a takové, že platí*

$$P(X_n = x) = P(Y_n \in C_x^n)$$

*pro každé  $x \in \{0, 1, \dots, l_n\}$ .*

Necht lze náhodnou posloupnost  $X = \{X_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  vnořit do Markovova řetězce  $Y = \{Y_n : n \in \mathbb{N}_0\}$  a necht pro pevné  $n \in \mathbb{N}$  máme  $S_{Y_n}$  z definice 2. Pro každé  $x \in \{0, 1, \dots, l_n\}$  označme

$$U(C_x^n) := \sum_{i:s_i \in C_x^n} e_i.$$

Tento vektor má tedy jedničky na pozicích, které odpovídají indexu stavů takových, že náleží  $C_x^n$ .

**Věta 2.** *Necht lze náhodnou posloupnost  $X = \{X_n\}_{n \in \mathbb{N}_0}$  vnořit do Markovova řetězce  $Y = \{Y_t : t \in \mathbb{N}\}$  se stavovým prostorem  $S$ , maticemi pravděpodobností přechodu  $\mathbf{P}(t)$  pro každé  $t \in \mathbb{N}$  a počátečním rozdělením  $\pi_0$ . Pro  $n \in \mathbb{N}$  označme  $\mathbf{P}_n(t) := (p_t(i, j))_{i, j \in S_{Y_n}}$ . Potom pro každé  $n \in \mathbb{N}$  a  $x \in \{0, 1, \dots, l_n\}$  platí:*

$$P(X_n = x) = (\pi_0^n)^\top \left( \prod_{t=1}^n \mathbf{P}_n(t) \right) U(C_x^n), \quad (1.1)$$

kde  $\pi_0^n := (P(Y_0 = i))_{i \in S_{Y_n}}$ .

*Důkaz.* Buď  $n \in \mathbb{N}$ . Z věty 1 víme, že pro každý stav  $s_i \in S$  platí:

$$P(Y_n = s_i) = \pi_0^\top \left( \prod_{t=1}^n \mathbf{P}(t) \right) e_i.$$

Protože pro všechny  $s \in S \setminus S_{Y_n}$  máme  $P(Y_k = s) = 0$  pro každé  $k \in \{0, 1, 2, \dots, n\}$ , tím pádem  $P(Y_n = s_i | Y_k = s) = 0$  a můžeme tedy matici  $\mathbf{P}(t)$  redukovat na  $\mathbf{P}_n(t)$  a  $\pi_0$  redukovat na  $\pi_0^n$ . Protože  $X$  lze vnořit do  $Y$ , musí pro každé  $x \in \{0, 1, \dots, l_n\}$  platit:

$$\begin{aligned} P(X_n = x) &= P(Y_n \in C_x^n) = \sum_{i: s_i \in C_x^n} P(Y_n = s_i) = \\ &= \sum_{i: s_i \in C_x^n} (\pi_0^n)^\top \left( \prod_{t=1}^n \mathbf{P}_n(t) \right) e_i = (\pi_0^n)^\top \left( \prod_{t=1}^n \mathbf{P}_n(t) \right) U(C_x^n). \end{aligned}$$

□

Tato věta nám dává vzorec, jak spočítat rozdělení náhodné veličiny  $X_n$ , pokud lze celou posloupnost  $X$  vnořit do řetězce  $Y$ . Naším úkolem teď bude pro každou náhodnou veličinu sestavit Markovův řetězec  $Y$  s příslušnou množinou stavů  $S$ , určit množiny  $S_{Y_n}$ , k tomu matice  $\mathbf{P}_n(t)$ , a poté lze použít vzorec ve větě 2.

## 2. Rozdělení náhodných veličin

Zajímá nás rozdělení náhodné veličiny  $X_{n,k}$ , kde  $X \in \{N, M, E, G, L\}$  a  $n, k \in \mathbb{N}$ ,  $n \geq k$ . Zafixujeme tedy  $k \in \mathbb{N}$  a uvažujeme posloupnost náhodných veličin  $\{X_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$ . O této posloupnosti ukážeme, že ji lze vnořit do jistého Markovova řetězce  $Y^{(k)}$ , který bude explicitně uveden, a následně pro výpočet rozdělení  $X_{n,k}$  použijeme větu 2. Všechny stavové prostory budou tvořeny dvojicemi  $(x, i)$ , jejichž význam se bude u různých veličin mírně lišit. Ve všech případech uvažujeme počáteční rozdělení  $P(Y_0^{(k)} = (0, 0)) = 1$ , které odpovídá tomu, že ještě nenastal žádný úspěch. Pro stavy  $(x, i)$ , které jsou dosažitelné z počátku jen po právě  $n$  krocích, zavedeme  $p_t((x, i), (x, i)) = 1$ . Takové stavy nazýváme *absorpční* a vždy je v textu uvedeme a sdružíme do množiny  $A_n$ .

Oproti článku Fu a Koutras (1994) uvažujeme menší množiny stavů. Autoři článku v definici vnoření nevyžadují, aby v množině  $S_{Y^{(k)}}$  byly jenom stavy, které jsou dosažitelné, a tím pádem mají jejich matice pravděpodobností přechodu větší rozměry a určení hledaných pravděpodobností je výpočetně náročnější. Náš přístup je tedy efektivnější.

V celé práci značí  $x$  přirozené číslo a  $i$  celé číslo.

### 2.1 Rozdělení náhodné veličiny $N_{n,k}$

Jako první se podíváme na náhodnou veličinu  $N_{n,k}$ , která udává počet nepřekrývajících se sekvencí délky  $k$  v  $n$  pokusech.

#### 2.1.1 Globální řetězec

Nejdříve pro náhodnou posloupnost  $\{N_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$  vytvoříme vhodný Markovův řetězec  $Y^{(k)} = \{Y_t^{(k)} : t \in \mathbb{N}_0\}$ . Stavový prostor tohoto řetězce vypadá následovně:

$$S^{(k)} = \{(x, i) : x \in \mathbb{N}_0; 0 \leq i \leq k - 1\}.$$

Stav  $(x, i) \in S^{(k)}$  značí, že nastalo právě  $x$  nepřekrývajících se sekvencí délky  $k$  a  $i = m \bmod k$ , kde  $m$  značí délku současného řetězce úspěchů. Tedy pokud  $i = 0$ , pak poslední pokus byl buď neúspěch nebo  $ak - \text{tý}$  úspěch v řadě pro nějaké  $a \in \mathbb{N}$ .

Pravděpodobnosti přechodu budou následující:

- 1)  $p_t((x, i); (x, 0)) = z_t$  pro všechna  $(x, i) \in S^{(k)}$ ,
- 2)  $p_t((x, i); (x, i + 1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$  a  $0 \leq i \leq k - 2$ ,
- 3)  $p_t((x, k - 1); (x + 1, 0)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$ ,
- 4)  $p_t((x, i); (y, j)) = 0$  jinak.

Situace 1) je pravděpodobnost, že pokus  $t$  bude neúspěch. V případě 2) nastane úspěch, který ale není ještě  $ak$ -tý v řadě pro nějaké  $a \in \mathbb{N}$ . 3) je případ, kde nastane úspěch, který je právě  $ak$ -tý v řadě pro nějaké  $a \in \mathbb{N}$  a v tomto případě zvyšuje počet hledaných sekvencí o 1 a začínáme počítat novou sekvenci. Matice  $\mathbf{P}(t)$  bude mít tvar:

$$\mathbf{P}(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (0,1) & (0,2) & \dots & (0,k-2) & (0,k-1) & (1,0) & (1,1) & \dots \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ \vdots \\ (0,k-2) \\ (0,k-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ \vdots \end{matrix} & \begin{pmatrix} z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & w_t & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} \end{matrix}.$$

## 2.1.2 Ověření definice

Nyní ověříme, že posloupnost  $\{N_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$  lze opravdu vnořit do Markovova řetězce  $Y^{(k)}$ . Necht  $n \in \mathbb{N}$  pevné. Nejdříve musíme určit množinu  $S_{Y_n^{(k)}}$  z definice 2. Nejvyšší počet nepřekrývajících se sekvencí délky  $k$  v  $n$  pokusech je  $l_n = n \operatorname{div} k$ . Tedy stav  $(l_n, 0) \in S_{Y_n^{(k)}}$ . Nejkratší trajektorie, jak se dostat do  $(l_n, 0)$  je zřejmě  $T = ((0,0), (0,1), \dots, (0, k-1), (1,0), (1,1), \dots, (l_n, 0))$ . Tedy všechny stavy v této trajektorii jsou dosažitelné z počátku. Nyní se podíváme na to, pro která  $i \in \{0, 1, \dots, k-1\}$  je stav  $(l_n, i)$  dosažitelný. Minimální počet pokusů, abychom se ze stavu  $(0,0)$  dostali do stavu  $(x, i)$ , je  $kx + i$ . Protože máme  $n$  pokusů, musí platit:

$$i \leq n - l_n k = n \operatorname{mod} k.$$

Pro jiné stavy bychom už potřebovali více než  $n$  pokusů. Celkem tedy dostáváme množinu:

$$S_{Y_n^{(k)}} = \{(x, i) : 0 \leq x \leq l_n - 1; 0 \leq i \leq k - 1\} \cup \{(l_n, i) : 0 \leq i \leq n \operatorname{mod} k\}.$$

Pro pevné  $n \in \mathbb{N}$  zkonstruujeme množiny  $C_x^n$ :

$$C_x^n = \{(x, i) := 0 \leq i \leq k - 1\} \text{ pro každé } x = 0, 1, \dots, l_n - 1,$$

$$C_{l_n}^n = \{(l_n, i) : 0 \leq i \leq n \operatorname{mod} k\}.$$

Tyto množiny zřejmě splňují  $\bigcup_{x=0}^{l_n} C_x^n = S_{Y_n^{(k)}}$ . Navíc pro každé  $x \in \{0, 1, \dots, l_n\}$  je rovnost

$$\mathbb{P}(N_{n,k} = x) = \mathbb{P}(Y_n^{(k)} \in C_x^n)$$

zřejmá z konstrukce pravděpodobností přechodu a protože stavy v  $C_x^n$  zahrnují všechny možnosti, kdy by mohlo nastat  $x$  nepřekrývajících se sekvencí délky  $k$ .

Tedy pro výpočet rozdělení náhodné veličiny  $N_{n,k}$  můžeme využít Markovův řetězec  $Y^{(k)}$  a vzorec (1.1).

### 2.1.3 Výpočet rozdělení

Nejdříve nalezneme všechny absorpční stavy. Už víme, že minimální počet pokusů potřebný na dosažení stavu  $(x,i)$  je  $xk + i$ . Tedy absorpční stavy jsou všechny stavy  $(x,i)$  takové, že  $n = xk + i$ . Takový stav je pouze jeden a to  $A_n = \{(l_n, n \bmod k)\}$ . Nyní ukážeme, jak vypadá matice  $\mathbf{P}_n(t)$ . Pravděpodobnosti přechodu jsou následující:

- 1)  $p_t((x,i);(x,0)) = z_t$  pro všechna  $(x,i) \in S_{Y_n^{(k)}} \setminus A_n$ ,
- 2)  $p_t((x,i);(x,i+1)) = w_t$  pro  $0 \leq x \leq l_n - 1$  a  $0 \leq i \leq k - 2$  a pro  $x = l_n$  a  $0 \leq i \leq (n \bmod k) - 1$ ,
- 3)  $p_t((x,k-1);(x+1,0)) = w_t$  pro  $0 \leq x \leq l_n - 1$ ,
- 4)  $p_t((x,i),(x,i)) = 1$  pro  $(x,i) \in A_n$ ,
- 5)  $p_t((x,i);(y,j)) = 0$  jinak.

Tvar matice  $\mathbf{P}_n(t)$  uvádíme v příloze (A.1).

Uvedeme tvrzení o velikosti  $S_{Y_n^{(k)}}$ , abychom zjistili rozměry matice  $\mathbf{P}_n(t)$  a měli představu o složitosti výpočtu.

**Tvrzení 3.** *Pro velikost množiny  $S_{Y_n^{(k)}}$  platí:*

$$|S_{Y_n^{(k)}}| = n + 1.$$

*Důkaz.* Velikost  $S_{Y_n^{(k)}}$  získáme přímo výpočtem:

$$|S_{Y_n^{(k)}}| = \sum_{x=0}^{l_n} |C_x^n| = \sum_{x=0}^{l_n-1} |C_x^n| + |C_{l_n}^n| = \sum_{x=0}^{l_n-1} (k) + n - l_n k + 1 = l_n k + n - l_n k + 1 = n + 1$$

□

Jako poslední potřebujeme počáteční rozdělení:

$$(\pi_0^n)^T = (1, \underbrace{0, \dots, 0}_n).$$

Nyní máme všechno připravené k použití vzorce (1.1).

*Příklad.* Pro náhodnou veličinu  $N_{6,3}$ , která udává počet nepřekrývajících sekvencí délky 3 v 6 pokusech, máme  $l_6 = 6 \operatorname{div} 3 = 2$  a

$$S_{Y_6^{(3)}} = \{(0,0), (0,1), (0,2), (1,0), (1,1), (1,2), (2,0)\}.$$

Množinu  $S$  rozdělíme na:

$$C_0^6 = \{(0,0), (0,1), (0,2)\},$$

$$C_1^6 = \{(1,0), (1,1), (1,2)\},$$

$$C_2^6 = \{(2,0)\}.$$

Absorpční stav bude  $A_6 = \{(2,0)\}$  a matice pravděpodobností přechodu bude mít následující tvar:

$$\mathbf{P}_6(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (0,1) & (0,2) & (1,0) & (1,1) & (1,2) & (2,0) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ (1,2) \\ (2,0) \end{matrix} & \begin{pmatrix} z_t & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ z_t & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 \\ z_t & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & z_t & w_t & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & 0 & w_t \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{matrix}.$$

Pro použití vzorce potřebujeme ještě vektor počátečního rozdělení  $\pi_0^6$  a poté vektory  $U(C_x^6)$ :

$$U(C_0^6) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_1^6) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_2^6) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \pi_0^6 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Pro ukázkou uvedeme výsledky pro  $w_t = 1/2 = z_t$  pro každé  $t = 1, 2, \dots, 6$ :

$$P(N_{6,3} = 0) = 0,6875, P(N_{6,3} = 1) \doteq 0,29688, P(N_{6,3} = 2) \doteq 0,01562.$$

Pro  $w_t = 3/4$  a  $z_t = 1/4$  pro každé  $t = 1, 2, \dots, 6$  dostaneme:

$$P(N_{6,3} = 0) \doteq 0,26172, P(N_{6,3} = 1) \doteq 0,56030, P(N_{6,3} = 2) \doteq 0,17798.$$

## 2.1.4 Porovnání

V článku Fu a Koutras (1994) je zavedena množinu stavů pro vnoření  $N_{n,k}$  jako:

$$\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}} = \{(x,i) : 0 \leq x \leq l_n; 0 \leq i \leq k-1\}.$$

Rozdíl je tedy jenom v množině  $C_{l_n}^n$ . Zatímco ve výše zmíněném článku autoři uvažují  $\widetilde{C}_{l_n}^n = \{(l_n, i) : 0 \leq i \leq k-1\}$ , my si vystačíme s  $C_{l_n}^n = \{(l_n, i) : 0 \leq i \leq n \bmod k\}$ . Velikost jejich množiny je  $|\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}}| = (l_n + 1)k$ . Rozdíl velikosti naší a jejich množiny stavů je  $|\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}}| - |S_{Y_n^{(k)}}| = k - (n \bmod k) - 1$ . Tedy například pro  $N_{1000,500}$  vychází  $|\widetilde{S}_{Y_{1000}^{(500)}}| = 1500$  a  $|S_{Y_{1000}^{(500)}}| = 1001$  a pro  $N_{1000,900}$  dostaneme  $|\widetilde{S}_{Y_{1000}^{(900)}}| = 1800$  a  $|S_{Y_{1000}^{(900)}}| = 1001$ .

## 2.2 Rozdělení náhodné veličiny $M_{n,k}$

Nyní se podíváme na náhodnou veličinu  $M_{n,k}$ , která udává počet překrývajících se sekvencí délky  $k$ .

### 2.2.1 Globální řetězec

Vytvoříme Markovův řetězec  $Y^{(k)} = \{Y_t^{(k)} : t \in \mathbb{N}_0\}$ , do kterého vnoříme posloupnost  $\{M_{t,k}\}_{t=k}^\infty$ . Jeho stavový prostor vypadá následovně:

$$S^{(k)} = \{(x,i) : x \in \mathbb{N}_0; -1 \leq i \leq k-1\} \setminus \{(0,-1)\}.$$

Stavem  $(x,i) \in S^{(k)}$  pro  $i = 0, 1, \dots, k-1$  rozumíme, že zatím máme  $x$  překrývajících se sekvencí délky  $k$  a  $i$  je délka současného řetězce úspěchů. Pokud by délka současného řetězce byla větší nebo rovna  $k$ , pak nastane stav  $(x,-1) \in S^{(k)}$ . Tento stav značí, že již nastalo alespoň  $k$  úspěchů v řadě, a tudíž každý další úspěch navyšuje počet překrývajících se sekvencí o 1.

Nyní uvedeme pravděpodobnosti přechodu:

- 1)  $p_t((x,i);(x,0)) = z_t$  pro všechna  $(x,i) \in S^{(k)}$ ,
- 2)  $p_t((x,i);(x,i+1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$  a  $0 \leq i \leq k-1$ ,
- 3)  $p_t((x,k-1);(x+1,-1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$ ,
- 4)  $p_t((x,-1);(x+1,-1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}$ ,
- 5)  $p_t((x,i);(y,j)) = 0$  jinak.

1) ukazuje pravděpodobnost, že pokus  $t$  bude neúspěch. Ve 2) nastane úspěch, který ještě není  $k$ -tý v řadě. 3) je situace, kdy nastane právě  $k$ -tý úspěch v řadě, a tím pádem se navyšuje počet hledaných sekvencí o 1. V případě 4) je současný řetězci delší než  $k$  a další úspěch přidá další sekvenci. V příloze (A.2) uvádíme část matice  $\mathbf{P}(t)$ .

### 2.2.2 Ověření definice

Nyní musíme ověřit, že posloupnost  $\{M_{t,k}\}_{t=k}^\infty$  lze vnořit do Markovova řetězce  $Y^{(k)}$ . Nechť  $n \in \mathbb{N}$  pevné. Začneme s určením množiny  $S_{Y_n^{(k)}}$ . Maximální počet překrývajících se sekvencí délky  $k$  v  $n$  pokusech je  $l_n = n - k + 1$ . Jediná možná trajektorie jak se k  $l_n$  dostat, je pokud nastanou samé úspěchy, tedy trajektorie  $T = ((0,0),(0,1), \dots, (0,k-1), (1,-1), (2,-1), \dots, (l_n, -1))$ . Tedy tyto stavy musí být v množině  $S_{Y_n^{(k)}}$ . Dále si uvědomíme, že pro stav  $(x,i)$ , kde  $1 \leq x \leq l_n$  a  $-1 \leq i \leq k-1$ , je nejkratší trajektorie  $T = ((0,0),(0,1), \dots, (0,k-1), (1,-1), (2,-1), \dots, (x,-1), (x,0), (x,1), \dots, (x,i))$ . Tedy je potřeba alespoň  $k+x+i$  pokusů. Pokud zafixujeme  $x$ , zjistíme, pro jaké  $0 \leq i \leq k-1$  stavy  $(x,i) \in S_{Y_n^{(k)}}$  z nerovnice:

$$i \leq n - x - k.$$

Celkem tedy dostaneme

$$S_{Y_n^{(k)}} = \{(0,i) : 0 \leq i \leq k-1\} \cup \{(x,i) : 1 \leq x \leq l_n; -1 \leq i \leq \min(k-1, n-x-k)\}.$$

Pro pevné  $n \in \mathbb{N}$  zkonstruujeme množiny  $C_x^n$  jako:

$$C_0^n = \{(0,i) := 0 \leq i \leq k-1\},$$

$C_x^n = \{(x, i) : 0 \leq i \leq \min(k-1, n-x-k)\}$  pro každé  $x = 1, 2, \dots, l_n$ .

Zřejmě platí  $\bigcup_{x=0}^{l_n} C_x^n = S_{Y_n^{(k)}}$ . Rovnost

$$P(M_{n,k} = x) = P(Y_n^{(k)} \in C_x^n)$$

vyplývá pro každé  $x \in \{0, 1, \dots, l_n\}$  z konstrukce pravděpodobností přechodu řetězce a protože  $C_x^n$  obsahuje všechny možnosti, kdy by mohlo nastat  $x$  překrývající se sekvencí délky  $k$ .

Ukázali jsme, že vnoření  $\{M_{t,k}\}_{t=k}^\infty$  do řetězce  $Y^{(k)}$  je validní, a můžeme ho tedy využít k výpočtu rozdělení  $M_{n,k}$  pomocí vzorce (1.1).

### 2.2.3 Výpočet rozdělení

Nejdříve určíme množinu  $A_n$ . Podíváme se na to, od jakého  $x_0$  už stavy  $(x, k-1) \notin S_{Y_n^{(k)}}$ :

$$x_0 = n - 2k + 1.$$

Máme tedy  $A_n = \{(x, i) : 1 \leq x \leq l_n \wedge n - 2k + 1 \leq x; i = n - x - k\}$ . Pravděpodobnosti přechodu jsou následující:

- 1)  $p_t((x, i); (x, 0)) = z_t$  pro všechna  $(x, i) \in S_{Y_n^{(k)}} \setminus A_n$ ,
- 2)  $p_t((x, i); (x, i+1)) = w_t$  pro  $x = 0$  a  $0 \leq i \leq k-1$  a pro  $1 \leq x \leq l_n - 1$  a  $0 \leq i \leq \min(k-2, n-x-k-1)$ ,
- 3)  $p_t((x, k-1); (x+1, -1)) = w_t$  pro  $0 \leq x \leq \max(0, n-2k)$ ,
- 4)  $p_t((x, -1); (x+1, -1)) = w_t$  pro  $1 \leq x \leq l_n - 1$ ,
- 5)  $p_t((x, i), (x, i)) = 1$  pro  $(x, i) \in A_n$ ,
- 6)  $p_t((x, i); (y, j)) = 0$  jinak.

Matici  $\mathbf{P}_n(t)$  uvádíme v příloze (A.3).

V následujícím tvrzení dokážeme, jaká je velikost  $S_{Y_n^{(k)}}$ , což nám dá rozměry matice  $\mathbf{P}_n(t)$ .

**Tvrzení 4.** Pro velikost množiny  $S_{Y_n^{(k)}}$  platí:

$$|S_{Y_n^{(k)}}| = \begin{cases} n + kn + \frac{k-3k^2}{2} + 1, & \text{pokud } n - 2k + 1 \geq 0, \\ \frac{n^2+3n+k^2-k}{2} - kn + 1, & \text{pokud } n - 2k + 1 < 0. \end{cases}$$

*Důkaz.* Stavový prostor  $S_{Y_n^{(k)}}$  rozdělíme na  $R_1 = \{(x, i) : (x, k-1) \in S_{Y_n^{(k)}}\}$  a  $R_2 = M_2 \setminus R_1$ . Už víme, že pro všechna  $x \in \{1, 2, \dots, n-2k+1\}$  máme  $C_x^n = \{(x, i) : -1 \leq i \leq k-1\}$  a pro všechna  $x \in \{n-2k+2, n-2k+3, \dots, l_n\}$  máme  $C_x^n = \{(x, i) : -1 \leq i \leq n-x-k\}$ . Problém by mohl nastat, pokud  $n-2k+1 < 0$ , protože stavy s nulou máme započítané už v  $R_1$ . Rozdělíme si tedy důkaz na dva případy:



1)  $n - 2k + 1 \geq 0$ :  
 Zřejmě  $|R_1| = k + (k + 1)(n - 2k + 1)$ . Nyní spočítáme  $|R_2|$ :

$$|R_2| = \sum_{x=n-2k+2}^{n-k+1} (n - x - k + 2) = \frac{k^2 + k}{2}$$

Celkem dostaneme:

$$|S_{Y_n^{(k)}}| = |R_1| + |R_2| = n + kn + \frac{k - 3k^2}{2} + 1.$$

2)  $n - 2k + 1 < 0$ :  
 Protože  $n - 2k + 1 < 0$ , tak potom  $R_1 = C_0^n$ . Tedy  $|R_1| = k$ . Dále máme:

$$|R_2| = \sum_{x=1}^{l_n} (n - x - k + 2) = \frac{3l_n - l_n^2}{2} + l_n n - kl_n.$$

Celkem dostaneme:

$$|S_{Y_n^{(k)}}| = |R_1| + |R_2| = \frac{n^2 + 3n + k^2 - k}{2} - kn + 1$$

□

Jako poslední potřebujeme počáteční rozdělení:

$$\pi_0^{nT} = \begin{cases} (1, \underbrace{0, \dots, 0}_{n+kn+\frac{k^2+3k}{2}}), & \text{pokud } n - 2k + 1 \geq 0, \\ (1, \underbrace{0, \dots, 0}_{\frac{n^2+3n+k^2-k}{2}-kn}), & \text{pokud } n - 2k + 1 < 0. \end{cases}$$

Nyní máme vše potřebné k použití vzorce (1.1).

*Příklad.* Ukážeme vnoření pro  $M_{4,3}$ . Zajímá nás tedy pravděpodobnostní rozdělení počtu překrývajících se sekvencí délky 3 ve 4 pokusech. Pro tento případ vychází  $l_4 = 4 - 3 + 1 = 2$ . Budeme tedy pracovat se stavovým prostorem

$$S_{Y_4^{(3)}} = \{(0,0), (0,1), (0,2), (1, -1), (1,0), (2, -1)\},$$

který rozdělíme na:

$$C_0^4 = \{(0,0), (0,1), (0,2)\},$$

$$C_1^4 = \{(1, -1), (1,0)\},$$

$$C_2^4 = \{(2, -1)\}.$$

Množina absorpčních stavů je  $A_4 = \{(1,0), (2, -1)\}$ . Matice pravděpodobnostní přechodu bude vypadat následovně:

$$P_4(t) = \begin{matrix} & (0,0) & (0,1) & (0,2) & (1,-1) & (1,0) & (2,-1) \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (2,-1) \end{matrix} & \begin{pmatrix} z_t & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 \\ z_t & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 \\ z_t & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & w_t \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{matrix}.$$

Pokud máme takto seřazené stavy, potom  $U(C_x^4)$  a vektor počátečních pravděpodobností  $\pi_0^4$  budou vypadat následovně:

$$U(C_0^4) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_1^4) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_2^4) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \pi_0^4 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Ukážeme si výsledky pro  $w_t = 1/2 = z_t$  pro každé  $t = 1,2,3,4$ . Pak použitím vzorce dostaneme:

$$P(M_{4,3} = 0) = 0,8125, P(M_{4,3} = 1) = 0,125, P(M_{4,3} = 2) = 0,0625.$$

Dále pro  $w_t = 3/4$  a  $z_t = 1/4$  pro každé  $t = 1,2,3,4$  získáme výsledky:

$$P(M_{4,3} = 0) \doteq 0,47266, P(M_{4,3} = 1) \doteq 0,21094, P(M_{4,3} = 2) \doteq 0,31640.$$

## 2.2.4 Porovnání

V článku Fu a Koutras (1994) autoři zavedli množinu stavů pro vnoření  $M_{n,k}$  jako:

$$\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}} = \{(x,i) : 0 \leq x \leq l_n - 1; -1 \leq i \leq k - 1\} \cup \{(l_n, -1)\} \setminus \{(0, -1)\}.$$

Vidíme, že oproti autorům článku se omejdeme bez velkého množství stavů, které jejich množina stavů obsahuje. Velikost stavového prostoru je  $|\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}}| = n + kn - k^2 + 1$ . Rozdíl počtu stavů je následovný:

$$|\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}}| - |S_{Y_n^{(k)}}| = \begin{cases} \frac{k^2 - k}{2}, & \text{pokud } n - 2k + 1 \geq 0, \\ 2kn + \frac{k - n^2 - n - 3k^2}{2}, & \text{pokud } n - 2k + 1 < 0. \end{cases}$$

Tento rozdíl může být velký, například pro náhodnou veličinu  $M_{1000,500}$  vychází  $|\widetilde{S}_{Y_{1000}^{(500)}}| = 251001$  a  $|S_{Y_{1000}^{(500)}}| = 126251$ . Velké zlepšení nastane také u  $M_{1000,900}$ , kde dostaneme  $|\widetilde{S}_{Y_{1000}^{(900)}}| = 91001$  a  $|S_{Y_{1000}^{(900)}}| = 6051$ .

## 2.3 Rozdělení náhodné veličiny $E_{n,k}$

Jako další se podíváme na náhodnou veličinu  $E_{n,k}$ , která udává počet řetězců délky  $k$  v  $n$  pokusech.

### 2.3.1 Globální řetězec

Náhodnou posloupnost  $\{E_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$  vnoříme do Markovova řetězce  $Y^{(k)} = \{Y_t^{(k)} : t \in \mathbb{N}_0\}$ , jehož množina stavů vypadá následovně:

$$S^{(k)} = \{(x,i) : x \in \mathbb{N}_0; -2 \leq i \leq k-1\} \setminus \{(0,-2)\}.$$

Stav  $(x,i) \in S^{(k)}$  pro  $i = 0,1,\dots,k-1$  značí, že už nastalo  $x$  řetězců délky  $k$  a nyní máme  $i$  za sebou jdoucích úspěchů. Stav  $(x,-1) \in S^{(k)}$  značí situaci, kdy na konci nastalo více než  $k$  úspěchů v řadě, a tedy tento řetězec bude mít délku větší než  $k$  a nebude se počítat. Čekáme tedy, až nastane neúspěch, abychom mohli počítat nový řetězec. Stav  $(x,-2) \in S^{(k)}$  znamená, že současný řetězec má právě délku  $k$ , ale když nastane další úspěch, délka řetězce bude větší a tento řetězec nebudeme počítat. Tedy jestliže po stavu  $(x,-2) \in S^{(k)}$  nastane úspěch, přesuneme se do stavu  $(x-1,-1)$ , v opačném případě se dostaneme do stavu  $(x,0)$ .

Pravděpodobnosti přechodu zavedeme následovně:

- 1)  $p_t((x,i);(x,0)) = z_t$  pro všechna  $(x,i) \in S^{(k)}$ ,
- 2)  $p_t((x,i);(x,i+1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$  a  $0 \leq i \leq k-2$ ,
- 3)  $p_t((x,k-1);(x+1,-2)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$ ,
- 4)  $p_t((x,-2);(x-1,-1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}$ ,
- 5)  $p_t((x,-1);(x,-1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$ ,
- 6)  $p_t((x,i);(y,j)) = 0$  jinak.

1) značí situaci, kdy pokus  $t$  bude neúspěch. Ve 2) nastane úspěch, který ale ještě není  $k$ -tý v řadě. 3) je situace, kde máme  $k-1$  úspěchů v řadě a další úspěch nám dá řetězec délky  $k$ . 4) je případ, ve kterém máme právě řetězec délky  $k$  a další úspěch tento řetězec prodlouží a my tedy o jeden délky  $k$  přijdeme. 5) značí případ, kdy máme řetězec délky větší než  $k$  a další úspěch jenom řetězec prodlouží a počet hledaných řetězců se tedy nemění. Matici  $\mathbf{P}(t)$  uvádíme v příloze (A.4).

### 2.3.2 Ověření definice

Ukážeme, že posloupnost  $\{E_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$  lze opravdu vnořit do Markovova řetězce  $Y^{(k)} = \{Y_t^{(k)} : t \in \mathbb{N}_0\}$ . Nejdříve pro pevné  $n \in \mathbb{N}$  určíme množinu  $S_{Y_n^{(k)}}$ . Nejvyšší počet řetězců délky  $k$ , které můžeme nalézt v  $n$  pokusech je  $l_n = (n+1) \operatorname{div} (k+1)$ . Jedna z možných trajektorií jak se k  $l_n$  dostat je  $T = ((0,0),(0,1),\dots,(0,k-1),(1,-2),(1,0),(1,1),\dots,(l_n,-2))$ . Všechny tyto stavy tedy leží v množině  $S_{Y_n^{(k)}}$ . Nyní se podíváme, pro jaké  $x \in \{0,1,\dots,l_n\}$  leží  $(x,-1)$  v hledané množině. Aby nastal stav  $(x,-1)$ , potřebujeme alespoň  $xk + x + k + 1$  pokusů. Tedy musí platit:

$$x \leq \frac{n - k - 1}{k + 1}.$$

Protože  $x \in \mathbb{N}_0$ , tak platí  $(x, -1) \in S_{Y_n^{(k)}}$ , pokud  $0 \leq x \leq (n - k - 1) \operatorname{div} (k + 1)$ . Dále se podíváme na to, pro jaké  $i \in \{0, 1, \dots, k - 1\}$  leží stavy  $(l_n, i)$  v  $S_{Y_n^{(k)}}$ . Pro stav  $(l_n, i)$  potřebujeme  $l_n k + l_n + i$  pokusů. Musí tedy platit:

$$i \leq n - l_n(k + 1).$$

Celkem dostaneme:

$$S_{Y_n^{(k)}} = \{(x, -2) : 1 \leq x \leq l_n\} \cup \{(x, -1) : 0 \leq x \leq (n - k - 1) \operatorname{div} (k + 1)\} \cup \\ \cup \{(x, i) : 0 \leq x \leq l_n - 1; 0 \leq i \leq k - 1\} \cup \{(l_n, i) : 0 \leq i \leq n - l_n(k + 1)\}.$$

Pro pevné  $n \in \mathbb{N}$  označme  $a = (n - k - 1) \operatorname{div} (k + 1)$ . Množiny  $C_x^n$  zavedeme jako:

$$C_0^n = \begin{cases} \{(0, i) : 0 \leq i \leq k - 1\}, & \text{pokud } a < 0, \\ \{(0, i) : -1 \leq i \leq k - 1\}, & \text{pokud } a \geq 0, \end{cases} \\ C_x^n = \begin{cases} \{(x, i) : -2 \leq i \leq k - 1\}, & \text{pro } 1 \leq x \leq a, \\ \{(x, i) : i = -2 \wedge 0 \leq i \leq k - 1\}, & \text{pro } 1 \leq x \wedge a < x \leq l_n - 1, \end{cases} \\ C_{l_n}^n = \{(l_n, i) : i = -2 \wedge 0 \leq i \leq n - l_n(k + 1)\}.$$

Rovnost  $\bigcup_{x=0}^{l_n} C_x^n = S_{Y_n^{(k)}}$  zřejmě platí a rovnost

$$P(E_{n,k} = x) = P(Y_n^{(k)} \in C_x^n)$$

platí pro každé  $x \in \{0, 1, \dots, l_n\}$  z konstrukce pravděpodobností přechodu a protože  $C_x^n$  obsahuje všechny stavy, které odpovídají situacím, jak získat  $x$  hledaných řetězců.

Posloupnost  $\{E_{t,k}\}_{t=k}^\infty$  tedy lze vnořit do Markovova řetězce  $Y^{(k)}$  a můžeme pomocí vzorce (1.1) spočítat rozdělení veličiny  $E_{n,k}$ .

### 2.3.3 Výpočet rozdělení

Nejdříve určíme množinu absorpčních stavů  $A_n$ . Hledáme takové stavy, na které je potřeba minimálně  $n$  pokusů. To závisí na výrazu  $n - l_n(k + 1)$  následovně:

$$A_n = \begin{cases} \{(l_n, n - l_n(k + 1))\}, & \text{pokud } n - l_n(k + 1) > 0, \\ \{(l_n, 0), (l_n - 1, -1)\}, & \text{pokud } n - l_n(k + 1) = 0, \\ \{(l_n, -2)\}, & \text{pokud } n - l_n(k + 1) < 0, \end{cases}$$

Pravděpodobnosti přechodu vypadají následovně:

- 1)  $p_t((x, i); (x, 0)) = z_t$  pro všechna  $(x, i) \in S_{Y_n^{(k)}} \setminus A_n$ ,
- 2)  $p_t((x, i); (x, i + 1)) = w_t$  pro  $0 \leq x \leq l_n - 1$  a  $0 \leq i \leq k - 2$  a pro  $x = l_n$  a  $0 \leq i \leq n - l_n(k + 1) - 1$ ,
- 3)  $p_t((x, k - 1); (x + 1, -2)) = w_t$  pro  $0 \leq x \leq l_n - 1$ ,
- 4)  $p_t((x, -2); (x - 1, -1)) = w_t$  pro všechna  $(x, -2) \in S_{Y_n^{(k)}} \setminus A_n$ ,

5)  $p_t((x, -1); (x, -1)) = w_t$  pro všechna  $(x, -1) \in S_{Y_n^{(k)}} \setminus A_n$ ,

6)  $p_t((x, i), (x, i)) = 1$  pro  $(x, i) \in A_n$ ,

7)  $p_t((x, i); (y, j)) = 0$  jinak.

V příloze (A.5), (A.6) a (A.7) uvádíme všechny tři případy matic  $\mathbf{P}_n(t)$  v závislosti na výrazu  $n - l_n(k + 1)$ .

V následujícím tvrzení určíme velikost množiny  $S_{Y_n^{(k)}}$  a získáme tím rozměry matice  $\mathbf{P}_n(t)$ .

**Tvrzení 5.** *Pro velikost množiny  $S_{Y_n^{(k)}}$  platí:*

$$|S_{Y_n^{(k)}}| = n + 2 + [(n - k - 1) \operatorname{div} (k + 1)].$$

*Důkaz.* Množinu  $S_{Y_n^{(k)}}$  jsme definovali jako sjednocení čtyř množin. Označme postupně tyto množiny jako  $M_1, M_2, M_3, M_4$ . Je zřejmé že  $|M_1| = l_n$  a  $|M_3| = l_n k$ . Protože  $0 \leq k \leq n$  pak platí:

$$[(n - k - 1) \operatorname{div} (k + 1)] \geq [(n - n - 1) \operatorname{div} (k + 1)] \geq -1,$$

$$n - l_n(k + 1) = n - [(n + 1) \operatorname{div} (k + 1)](k + 1) \geq n - \frac{n + 1}{k + 1}(k + 1) = n - n - 1 = -1.$$

Tedy  $|M_2| = [(n - k - 1) \operatorname{div} (k + 1)] + 1$  a  $|M_4| = n - l_n(k + 1) + 1$  mají smysl, protože velikosti množin nikdy nebudou záporné. Protože jsou tyto množiny disjunktní,  $|S_{Y_n^{(k)}}| = |M_1| + |M_2| + |M_3| + |M_4|$  a tedy:

$$|S_{Y_n^{(k)}}| = n + 2 + [(n - k - 1) \operatorname{div} (k + 1)]$$

□

Poslední co potřebujeme, je počáteční rozdělení:

$$(\pi_0^n)^T = (0, 1, \underbrace{0, \dots, \dots, 0}_{n + [(n - k - 1) \operatorname{div} (k + 1)]}).$$

Máme tedy všechno potřebné k spočítání rozdělení pomocí vzorce (1.1).

*Příklad.* Nyní si ukážeme rozdělení  $E_{6,2}$ , tedy počet řetězců délky 2 v 6 pokusech. Maximální počet řetězců je  $l_6 = (6 + 1) \operatorname{div} (2 + 1) = 2$ . Stavový prostor bude tedy vypadat následovně:

$$S_{Y_6^{(2)}} = \{(0, -1), (0, 0), (0, 1), (1, -2), (1, -1), (1, 0), (1, 1), (2, -1), (2, 0)\}.$$

Množinu  $S$  rozdělíme na:

$$C_0^6 = \{(0, -1), (0, 0), (0, 1)\},$$

$$C_1^6 = \{(1, -2), (1, -1), (1, 0), (1, 1)\},$$

$$C_2^6 = \{(2, -2), (2, 0)\}.$$

Protože  $n - l_6(k + 1) = 6 - 2(2 + 1) = 0$ , množina  $A_6 = \{(1 - 1), (2, 0)\}$ . Matice pravděpodobností přechodu bude mít tvar:

$$P_6(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,-1) & (0,0) & (0,1) & (1,-2) & (1,-1) & (1,0) & (1,1) & (2,-2) & (2,0) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,-1) \\ (0,0) \\ (0,1) \\ (1,-2) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ (2,-2) \\ (2,0) \end{matrix} & \begin{pmatrix} w_t & z_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & z_t & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & z_t & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & w_t & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & z_t \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{matrix}.$$

Pro výpočet jednotlivých rozdělení dále potřebujeme vektory  $U(C_x^6)$  a  $\pi_0^6$ , které při našem seřazení vypadají takto:

$$U(C_0^6) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_1^6) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_2^6) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \pi_0^6 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Například pro  $w_t = 1/2 = z_t$  pro každé  $t = 1, 2, \dots, 6$  vyjdou pravděpodobnosti:

$$P(E_{6,2} = 0) \doteq 0,60937, P(E_{6,2} = 1) \doteq 0,34375, P(E_{6,2} = 2) \doteq 0,04688.$$

Pro  $w_t = 3/4$  a  $z_t = 1/4$  pro každé  $t = 1, 2, \dots, 6$  dostaneme následující výsledky:

$$P(E_{6,2} = 0) \doteq 0,67261, P(E_{6,2} = 1) \doteq 0,26806, P(E_{6,2} = 2) \doteq 0,05933.$$

### 2.3.4 Porovnání

V článku Fu a Koutras (1994) zavedli autoři množinu stavů pro vnoření  $E_{n,k}$  jako:

$$\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}} = \{(x, i) : 0 \leq x \leq l_n; -2 \leq i \leq k - 1\} \setminus \{(0, -2)\}.$$

Velikost jejich množiny je  $|\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}}| = (l_n + 1)(k + 2) - 1$ . Rozdíl velikosti neuvádíme, protože se ve výrazu nic neodečte. Největší rozdíl nastává v množinách  $\widetilde{C}_{l_n}^n = \{(l_n, i) : -2 \leq i \leq k - 1\}$  a  $C_{l_n}^n = \{(l_n, i) : i = -2 \wedge 0 \leq i \leq n - l_n(k + 1)\}$ . Pro  $E_{1000,500}$  dostaneme množiny o velikosti  $|\widetilde{S}_{Y_{1000}^{(500)}}| = 1003$  a  $|S_{Y_{1000}^{(500)}}| = 1002$  a pro  $E_{1000,900}$  získáme  $|\widetilde{S}_{Y_{1000}^{(900)}}| = 1803$  a  $|S_{Y_{1000}^{(900)}}| = 1002$ .

## 2.4 Rozdělení náhodné veličiny $G_{n,k}$

Náhodná veličina  $G_{n,k}$  značí počet řetězců délky větší než  $k$  v  $n$  pokusech.

### 2.4.1 Globální řetězec

Pro náhodnou posloupnost  $\{G_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$  máme Markovův řetězec  $Y^{(k)} = \{Y_t^{(k)} : t \in \mathbb{N}_0\}$  se stavovým prostorem

$$S^{(k)} = \{(x,i) : x \in \mathbb{N}_0 : -1 \leq i \leq k-1\} \setminus \{(0,-1)\}.$$

Stav  $(x,i) \in S^{(k)}$ , kde  $i = 0, 1, \dots, k-1$ , znamená, že zatím máme  $x$  řetězců délky větší než  $k$  a délka současného řetězce úspěchů je  $i$ . Stav  $(x,-1) \in S^{(k)}$  značí, že nastalo  $x$  řetězců délky větší než  $k$  a současný řetězec přesáhl délku  $k$ . Tedy čekáme na neúspěch, abychom se mohli přesunout do stavu  $(x,0)$  a mohli začít počítat délku dalšího řetězce.

Pravděpodobnosti přechodu budou vypadat následovně:

- 1)  $p_t((x,i); (x,0)) = z_t$  pro všechna  $(x,i) \in S^{(k)}$ ,
- 2)  $p_t((x,i); (x,i+1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$  a  $0 \leq i \leq k-2$ ,
- 3)  $p_t((x,k-1); (x+1,-1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$ ,
- 4)  $p_t((x,-1); (x,-1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}$
- 5)  $p_t((x,i); (y,j)) = 0$  jinak.

Přechod 1) značí situaci, kdy pokus  $t$  bude neúspěch. Situace 2) je případ, kdy nastane úspěch, ale délka současného řetězce úspěchů ještě nepřesáhla hodnotu  $k$ . V případě 3) nastane právě  $k$ -tý úspěch v řadě, počet řetězců délky větší než  $k$  se navyšuje o 1 a přesouváme se do stavu, kde čekáme na neúspěch. 4) je situace, kdy nastane úspěch a my už máme více než  $k$  úspěchů v řadě a další úspěch náš stav tedy nemění. Matici  $\mathbf{P}(t)$  uvádíme v příloze (A.8).

### 2.4.2 Ověření definice

Ověříme, že  $Y^{(k)}$  je vhodný řetězec pro vnoření posloupnosti  $\{G_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$ . Začneme s nalezením množiny  $S_{Y_n^{(k)}}$  pro  $n \in \mathbb{N}$  pevné. Nejvyšší možný počet hledaných řetězců je  $l_n = (n+1) \operatorname{div} (k+1)$ . Jedna z možných trajektorií, jak se dostat k  $l_n$ , je  $T = ((0,0), (0,1), \dots, (0,k-1), (1,-1), (1,0), (1,1), \dots, (l_n, -1))$ . Stačí se tedy zabývat pro jaké  $i \in \{0, 1, \dots, k-1\}$  může nastat  $(l_n, i)$ . Aby nastal stav  $(l_n, i)$ , potřebujeme alespoň  $l_n(k+1) + i$  pokusů. Tedy musí platit:

$$i \leq n - l_n(k+1).$$

Celkem dostáváme:

$$S_{Y_n^{(k)}} = \{(x,i) : 0 \leq x \leq l_n - 1; -1 \leq i \leq k-1\} \cup \\ \cup \{(l_n, i) : -1 \leq i \leq n - l_n(k+1)\} \setminus \{(0,-1)\}$$

Pro pevné  $n \in \mathbb{N}$  zavedeme množiny  $C_x^n$  následovně:

$$C_0^n = \{(0,i) : 0 \leq i \leq k-1\},$$

$$C_x^n = \{(x,i) : -1 \leq i \leq k-1\} \text{ pro každé } x = 1, 2, \dots, l_n - 1,$$

$$C_{l_n}^n = \{(l_n, i) : -1 \leq i \leq n - l_n(k + 1)\}.$$

Dále  $\bigcup_{x=0}^{l_n} C_x^n = S_{Y_n^{(k)}}$  zřejmě platí a pro každé  $x \in \{0, 1, \dots, l_n\}$  rovnost

$$P(G_{n,k} = x) = P(Y_n^{(k)} \in C_x^n)$$

vyplývá z konstrukce pravděpodobností přechodu a protože  $C_x^n$  obsahuje všechny stavy, které odpovídají situacím, jak získat právě  $x$  hledaných řetězců.

Ukázali jsme, že posloupnost  $\{G_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$  lze vnořit do Markovova řetězce  $Y^{(k)}$  a tedy můžeme využít vzorec (1.1) pro výpočet rozdělení veličiny  $G_{n,k}$ .

### 2.4.3 Výpočet rozdělení

Najít absorpční stavy je u  $G_{n,k}$  jednoduché. Jediný stav, na který potřebujeme právě  $n$  pokusů je  $A_n = \{(l_n, n - l_n(k + 1))\}$ . Dále si ukážeme prvky matice  $\mathbf{P}_n(t)$ . Ty jsou následující:

- 1)  $p_t((x, i); (x, 0)) = z_t$  pro všechna  $(x, i) \in S_{Y_n^{(k)}} \setminus A_n$ ,
- 2)  $p_t((x, i); (x, i + 1)) = w_t$  pro  $0 \leq x \leq l_n - 1$  a  $0 \leq i \leq k - 2$  a pro  $x = l_n$  a  $0 \leq i \leq n - l_n(k - 1) - 1$ ,
- 3)  $p_t((x, k - 1); (x + 1, -1)) = w_t$  pro  $0 \leq x \leq l_n - 1$ ,
- 4)  $p_t((x, -1); (x, -1)) = w_t$  pro  $1 \leq x \leq l_n - 1$  a pro  $x = l_n$ , pokud  $(l_n, -1) \notin A_n$
- 5)  $p_t((x, i), (x, i)) = 1$  pro  $(x, i) \in A_n$ ,
- 6)  $p_t((x, i); (y, j)) = 0$  jinak.

V příloze (A.9) uvádíme, jak taková matice  $\mathbf{P}_n(t)$  vypadá.

V dalším tvrzení ukážeme velikost množiny  $S_{Y_n^{(k)}}$ .

**Tvrzení 6.** *Pro velikost množiny  $S_{Y_n^{(k)}}$  platí:*

$$|S_{Y_n^{(k)}}| = n + 1.$$

*Důkaz.* Velikost  $S_{Y_n^{(k)}}$  získáme přímo výpočtem:

$$\begin{aligned} |S_{Y_n^{(k)}}| &= |C_0^n| + \sum_{x=1}^{l_n-1} |C_x^n| + |C_{l_n}^n| \\ &= k + \sum_{x=1}^{l_n-1} (k + 1) + n - l_n(k + 1) + 2 \\ &= k + (l_n - 1)(k + 1) + n - l_n(k + 1) + 2 \\ &= n + 1 \end{aligned}$$

□



Poslední, co potřebujeme, je počáteční rozdělení:

$$(\pi_0^n)^T = (1, \underbrace{0, \dots, 0}_n).$$

Vše tedy máme připravené k použití vzorce (1.1).

*Příklad.* Pro náhodnou veličinu  $G_{7,2}$ , která představuje počet řetězců délky větší než 2 v 7 pokusech, vychází nejvyšší možný počet hledaných řetězců jako  $l_7 = (7+1) \div (2+1) = 2$ . Stavový prostor vypadá takto:

$$S_{Y_7^{(2)}} = \{(0,0), (0,1), (1, -1), (1,0), (1,1), (2, -1), (2,0), (2,1)\}.$$

Ten rozdělíme na:

$$C_0^7 = \{(0,0), (0,1)\},$$

$$C_1^7 = \{(1, -1), (1,0), (1,1)\},$$

$$C_2^7 = \{(2, -1), (2,0), (2,1)\}.$$

Absorpční stav bude v množině jeden a to  $A_7 = \{(2,1)\}$ . Matice pravděpodobností přechodu bude vypadat následovně:

$$\mathbf{P}_7(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (0,1) & (1,-1) & (1,0) & (1,1) & (2,-1) & (2,0) & (2,1) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (0,1) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ (2,-1) \\ (2,0) \\ (2,1) \end{matrix} & \begin{pmatrix} z_t & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ z_t & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & w_t & z_t & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & z_t & w_t & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & w_t & z_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & w_t \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{matrix}.$$

Dále potřebujeme vektory  $U(C_x^7)$  a  $\pi_0^7$ , které při našem seřazení stavů vypadají takto:

$$U(C_0^7) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_1^7) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_2^7) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \pi_0^7 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Pokud  $w_t = z_t = 1/2$  pro každé  $t = 1, 2, \dots, 7$ , pak dostaneme následující pravděpodobnosti:

$$P(G_{7,2} = 0) \doteq 0,26563, P(G_{7,2} = 1) = 0,59375, P(G_{7,2} = 2) \doteq 0,14062.$$

Pro  $w_t = 3/4$  a  $z_t = 1/4$  pro každé  $t = 1, 2, \dots, 7$  dostaneme výsledky:

$$P(G_{7,2} = 0) \doteq 0,03101, P(G_{7,2} = 1) \doteq 0,67236, P(G_{7,2} = 2) \doteq 0,29663.$$

## 2.4.4 Porovnání

V článku Fu a Koutras (1994) zavedli autoři množinu stavů pro vnoření  $G_{n,k}$  jako:

$$\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}} = \{(x, i) : 0 \leq x \leq l_n; -1 \leq i \leq k - 1\} \setminus \{(0, -1)\}.$$

Velikost množiny je  $|\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}}| = (l_n + 1)(k + 1) - 1$ . Oproti autorům článku zavádíme množinu  $C_{l_n}^n$  menší. Zatímco oni počítají s množinou  $\widetilde{C}_{l_n}^n = \{(l_n, i) : -1 \leq i \leq k - 1\}$ , my si vystačíme s množinou  $C_{l_n}^n = \{(l_n, i) : -1 \leq i \leq n - l_n(k + 1)\}$ . Rozdíl počtu stavů je tedy:

$$|\widetilde{S}_{Y_n^{(k)}}| - |S_{Y_n^{(k)}}| = k + 1 - (n - l_n(k + 1) + 2) = (k + 1)(1 + l_n) - n - 2.$$

Například pro  $G_{1000,500}$  dostaneme stejný počet stavů  $|\widetilde{S}_{Y_{1000}^{(500)}}| = 1001 = |S_{Y_{1000}^{(500)}}|$  a pro  $G_{1000,900}$  vychází  $|\widetilde{S}_{Y_{1000}^{(900)}}| = 1801$  a  $|S_{Y_{1000}^{(900)}}| = 1001$ .

## 2.5 Rozdělení náhodné veličiny $L_n$

Poslední náhodná veličina, jejíž rozdělení chceme nalézt, je  $L_n$ , tedy délka nejdelšího řetězce úspěchů v  $n$  pokusech. Její rozdělení lze spočítat dvěma způsoby. Jeden využívá již nalezené rozdělení náhodných veličin  $N_{n,k}$ ,  $M_{n,k}$ ,  $G_{n,k}$  a druhý je přes vnoření do Markovova řetězce.

### 2.5.1 Alternativní způsob výpočtu rozdělení

V prvním případě nejdříve definujeme náhodné veličiny  $N_{n,0} = M_{n,0} = G_{n,0} = 1$  a  $N_{n,n+1} = M_{n,n+1} = G_{n,n+1} = 0$ . Poté můžeme využít toho, že pro každé  $k = 0, 1, \dots, n$  platí

$$P(L_n < k) = P(N_{n,k} = 0) = P(G_{n,k} = 0) = P(M_{n,k} = 0).$$

Vlevo máme pravděpodobnost, že délka nejdelšího řetězce úspěchů je menší než  $k$ . První rovnost vychází z toho, že  $P(N_{n,k} = 0)$  je pravděpodobnost, že počet nepřekrývajících se sekvencí délky  $k$  je 0, což je pravděpodobnost, že nenastane více než nebo přesně  $k$  úspěchů v řadě, tedy délka nejdelšího řetězce musí být menší než  $k$ . Další rovnosti a postupy jsou analogické a proto uvedeme jenom případ využití rozdělení  $N_{n,k}$ . Dále je zřejmé, že

$$P(L_n = k) = P(L_n < k + 1) - P(L_n < k),$$

tedy platí rovnost

$$P(L_n = k) = P(N_{n,k+1} = 0) - P(N_{n,k} = 0).$$

Tedy máme vzorec pro výpočet rozdělení náhodné veličiny  $L_n$ .

## 2.5.2 Globální řetězec

Druhý přístup je obdobný jako u předchozích náhodných veličin. Náhodnou posloupnost  $\{L_t\}_{t=1}^{\infty}$  vnoříme do Markovova řetězce  $Y = \{Y_t : t \in \mathbb{N}_0\}$  se stavovým prostorem

$$S = \{(x, i) : x \in \mathbb{N}; -1 \leq i \leq x\} \cup \{(0, 0)\}.$$

Stav  $(x, i) \in S$ , kde  $i \neq -1$ , znamená, že délka nejdelšího řetězce, který doposud nastal, je  $x$  a  $i$  je délka současného řetězce úspěchů. Situace  $(x, -1) \in S$  znamená, že současný řetězec má délku  $x$  a tedy další úspěch řetězec prodlouží.

Pravděpodobnosti přechodu budou vypadat následovně:

- 1)  $p_t((x, i); (x, 0)) = z_t$  pro všechna  $(x, i) \in S$ ,
- 2)  $p_t((x, i); (x, i + 1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}$  a  $0 \leq i \leq x - 1$ ,
- 3)  $p_t((x, x); (x + 1, -1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}_0$ ,
- 4)  $p_t((x, -1); (x + 1, -1)) = w_t$  pro  $x \in \mathbb{N}$ ,
- 5)  $p_t((x, i); (y, j)) = 0$  jinak.

1) je pravděpodobnost, že pokus  $t$  bude neúspěch. 2) značí situaci, že nastane úspěch, ale délka současného řetězce nepřesáhne délku již nalezeného nejdelšího řetězce. V případě 3) nastane úspěch a současný řetězec se stane novým nejdelším řetězcem. 4) je situace, kdy nastane úspěch a současný řetězec je nejdelší nalezený řetězec a další úspěch ho pouze prodlouží.

Matice  $\mathbf{P}(t)$  bude vypadat následovně:

$$\mathbf{P}(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (1,-1) & (1,0) & (1,1) & (2,-1) & (2,0) & (2,1) & (2,2) & (3,-1) & \dots \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ (2,-1) \\ (2,0) \\ (2,1) \\ (2,2) \\ (3,-1) \\ \vdots \end{matrix} & \left( \begin{matrix} z_t & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & z_t & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & 0 & w_t & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & w_t & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & 0 & w_t & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{matrix} \right) \end{matrix}.$$

## 2.5.3 Ověření definice

Začneme s určením množiny  $S_{Y_n}$  pro  $n \in \mathbb{N}$  pevné.  $L_n = n$  pouze pokud nastaly samé úspěchy. Tomu odpovídá trajektorie  $T = ((0,0), (1, -1), (2, -1), \dots, (n, -1))$ . Aby nastal stav  $(x, i)$ , kde  $x \in \{1, 2, \dots, n-1\}$  a  $i \in \{0, 1, 2, \dots, x\}$ , potřebujeme alespoň  $x + i + 1$  pokusů. Tedy musí platit:

$$i \leq n - x - 1.$$

Množina  $S_{Y_n}$  bude tedy vypadat následovně:

$$S_{Y_n} = \{(x, i) : 0 \leq x \leq n; -1 \leq i \leq \min(x, n - x - 1)\} \setminus \{(0, -1)\}.$$

Množiny  $C_x^n$  pro pevné  $n \in \mathbb{N}$  definujeme následovně:

$$C_0^n = \{(0, 0)\},$$

$$C_x^n = \{(x, i) : -1 \leq i \leq \min(x, n - x - 1)\} \text{ pro každé } x = 1, 2, \dots, n.$$

Rovnost  $\bigcup_{x=0}^n C_x^n = S_{Y_n}$  zřejmě platí a rovnost

$$P(L_n = x) = P(Y_n \in C_x^n)$$

vyplývá z konstrukce matice  $\mathbf{P}(t)$  a množin  $C_x^n$  pro každé  $x \in \{0, 1, \dots, n\}$ .

K výpočtu rozdělení  $L_n$  lze tedy využít vzorec (1.1).

## 2.5.4 Výpočet rozdělení

Potřebujeme množinu  $A_n$ , tedy stavy na které je potřeba přesně  $n$  pokusů. To budou stavy  $(x, n - x - 1)$  takové, že platí:

$$\begin{aligned} x &\geq n - x - 1 \\ x &\geq \frac{n - 1}{2}. \end{aligned}$$

Navíc musí být  $x \geq 1$ , protože stav  $(0, 0)$  nebude nikdy absorpční. Protože  $x \in \mathbb{N}$ , dostáváme tedy  $A_n = \{(x, i) : \lceil \frac{n-1}{2} \rceil \leq x \leq n \wedge 1 \leq i \leq n - x - 1\}$ , kde  $\lceil \cdot \rceil$  značí horní celou část čísla. Pravděpodobnosti přechodu v matici  $\mathbf{P}_n(t)$  jsou následující:

- 1)  $p_t((x, i); (x, 0)) = z_t$  pro všechna  $(x, i) \in S_{Y_n} \setminus A_n$ ,
- 2)  $p_t((x, i); (x, i + 1)) = w_t$  pro  $1 \leq x \leq n - 1$  a  $0 \leq i \leq \min(x, n - x - 1) - 1$ ,
- 3)  $p_t((x, x); (x + 1, -1)) = w_t$  pro  $0 \leq x \leq \lceil \frac{n-1}{2} \rceil - 1$ ,
- 4)  $p_t((x, -1); (x + 1, -1)) = w_t$  pro  $1 \leq x \leq n - 1$ ,
- 5)  $p_t((x, i), (x, i)) = 1$  pro  $(x, i) \in A_n$ ,
- 6)  $p_t((x, i); (y, j)) = 0$  jinak.

Tvar matice  $\mathbf{P}_n(t)$  uvádíme v příloze (A.10).

Tvrzení o velikosti množiny  $S_{Y_n}$  nám dá představu o složitosti výpočtu rozdělení.

**Tvrzení 7.** *Pro velikost množiny  $S_{Y_n}$  platí:*

$$|S_{Y_n}| = \begin{cases} \frac{n^2+6n+1}{4}, & \text{pro } n \text{ liché,} \\ \frac{n^2+6n}{4}, & \text{pro } n \text{ sudé.} \end{cases}$$

*Důkaz.* Potřebujeme zjistit, pro jaké  $x \in \{1, 2, \dots, n\}$  jsou množiny  $C_x^n$  „plné“, tedy  $C_x^n = \{(x, i) : -1 \leq i \leq x\}$ , a pro jaká  $x \in \{1, 2, \dots, n\}$  nejsou  $C_x^n$  „plné“, tedy  $C_x^n = \{(x, i) : -1 \leq i \leq n - x - 1\}$ . To zjistíme z nerovnice:

$$x \leq \frac{n - 1}{2}.$$

Protože tato  $x$  musí být přirozená, tak  $x \leq (n-1) \operatorname{div} 2$ . To se dá rozdělit na dva případy podle parity čísla  $n$ . Tedy

$$C_x^n = \{(x, i) : -1 \leq i \leq x\} = \begin{cases} \text{pro } x \leq \frac{n-1}{2}, & \text{pro } n \text{ liché,} \\ \text{pro } x \leq \frac{n-2}{2}, & \text{pro } n \text{ sudé.} \end{cases}$$

Pro  $n$  liché dostaneme:

$$\begin{aligned} |S_{Y_n}| &= |C_0^n| + \sum_{x=1}^{\frac{n-1}{2}} |C_x^n| + \sum_{x=\frac{n+1}{2}}^n |C_x^n| \\ &= 1 + \sum_{x=1}^{\frac{n-1}{2}} (x+2) + \sum_{x=\frac{n+1}{2}}^n (n-x+1) \\ &= 1 + \frac{1}{8}(n^2 + 8n - 9) + \frac{1}{8}(n^2 + 4n + 3) \\ &= \frac{n^2 + 6n + 1}{4}. \end{aligned}$$

Pro  $n$  sudé dostaneme:

$$\begin{aligned} |S_{Y_n}| &= |C_0^n| + \sum_{x=1}^{\frac{n-2}{2}} |C_x^n| + \sum_{x=\frac{n}{2}}^n |C_x^n| \\ &= 1 + \sum_{x=1}^{\frac{n-2}{2}} (x+2) + \sum_{x=\frac{n}{2}}^n (n-x+1) \\ &= 1 + \frac{1}{8}(n^2 + 6n - 16) + \frac{1}{8}(n^2 + 6n + 8) \\ &= \frac{n^2 + 6n}{4}. \end{aligned}$$

□

Jako poslední potřebujeme počáteční rozdělení:

$$\pi_0^{nT} = \begin{cases} (1, \underbrace{0, \dots, 0}_{\frac{n^2+6n+1}{2}-1}), & \text{pokud } n \text{ je liché,} \\ (1, \underbrace{0, \dots, 0}_{\frac{n^2+6n}{2}-1}), & \text{pokud } n \text{ je sudé.} \end{cases}$$

Máme vše připravené k použití vzorce (1.1) pro výpočet rozdělení  $L_n$ .

*Příklad.* Ukážeme rozdělení náhodné veličiny  $L_3$ . Stavový prostor vypadá následovně:

$$S_{Y_n} = \{(0,0), (1, -1), (1,0), (1,1), (2, -1), (2,0), (3, -1)\}.$$

Ten rozdělíme na:

$$C_0^3 = \{(0,0)\},$$

$$C_1^3 = \{(1, -1), (1,0), (1,1)\},$$

$$C_2^3 = \{(2, -1), (2, 0)\},$$

$$C_3^3 = \{(3, -1)\}.$$

Absorpční stavy budou  $A_3 = \{(1, 1), (2, 0), (3, -1)\}$ . Matice pravděpodobností přechodu bude mít následující tvar:

$$P_3(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (1,-1) & (1,0) & (1,1) & (2,-1) & (2,0) & (3,-1) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ (2,-1) \\ (2,0) \\ (3,-1) \end{matrix} & \begin{pmatrix} z_t & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & 0 & 0 \\ 0 & 0 & z_t & w_t & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & w_t \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{matrix}.$$

Jako poslední potřebujeme vektory  $U(C_x^3)$  a počáteční rozdělení  $\pi_0^3$ :

$$U(C_0^3) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_1^3) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_2^3) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, U(C_3^3) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \pi_0^3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Například pro  $w_t = 1/2 = z_t$  pro každé  $t = 1, 2, 3$  vyjdou jednotlivé pravděpodobnosti následovně:

$$P(L_3 = 0) = 0,125, P(L_3 = 1) = 0,5, P(L_3 = 2) = 0,25, P(L_3 = 3) = 0,125.$$

Dále pro  $w_t = 3/4$  a  $z_t = 1/4$  pro každé  $t = 1, 2, 3$  dostaneme výsledky:

$$P(L_3 = 0) \doteq 0,01562, P(L_3 = 1) = 0,28125, P(L_3 = 2) = 0,28125, \\ P(L_3 = 3) \doteq 0,42188.$$

### 2.5.5 Porovnání

V článku Fu a Koutras (1994) uvádějí pouze příklad řetězce pro  $n = 3$ . Z toho lze usoudit, jak by postupovali pro jakékoliv  $n \in \mathbb{N}$  a to můžeme porovnat s naším postupem. Množina stavů by vypadala následovně:

$$\widetilde{S}_{Y_n} = \{(x, i) : 0 \leq x \leq n; -1 \leq i \leq x\}.$$

Velikost této množiny je  $|\widetilde{S}_{Y_n}| = \frac{n^2+3n}{2}$ . Takže rozdíl naší a jejich množiny je:

$$|\widetilde{S}_{Y_n}| - |S_{Y_n}| = \begin{cases} \frac{n^2-1}{4}, & \text{pro } n \text{ liché,} \\ \frac{n^2}{4}, & \text{pro } n \text{ sudé.} \end{cases}$$

Dosahujeme téměř dvojnásobného zlepšení. Například pro  $n = 1000$  vychází  $|\widetilde{S}_{Y_n}| = 501500$  a  $|S_{Y_n}| = 251500$ .

# Závěr

Nejdříve jsme v úvodu definovali pět náhodných veličin, jejichž rozdělení jsme chtěli spočítat. Potom jsme uvedli potřebnou teorii Markovových řetězců ke spočtení jejich rozdělení. Zavedli jsme novou definici pro vnoření a uvedli vzorec pro výpočet jednotlivých pravděpodobností vnořených veličin.

U každé veličiny jsme zavedli Markovův řetězec, ověřili platnost vnoření, ukázali jsme jak vypadá matice pravděpodobnostní přechodu, uvedli příklad pro pevné  $n$  a  $k$  a porovnali jsme velikost naší množiny stavů s množinou zavedenou v článku Fu a Koutras (1994). Vždy jsme potvrdili, že námi navržený postup je efektivnější.

# Literatura

- BALAKRISHNAN, N. a KOUTRAS, M. V. (2002). *Runs and scans with applications*. J. Wiley. ISBN 0-471-24892-4.
- ERDÖS, P. a RÉNYI, A. (1970). On a new law of large numbers. *Journal d'Analyse Mathématique*, **23**(1), 103–111. ISSN 1565-8538. doi: 10.1007/bf02795493.
- FU, J. C. a KOUTRAS, M. V. (1994). Distribution Theory of Runs: A Markov Chain Approach. *Journal of the American Statistical Association*, **89**(427), 1050–1058. ISSN 01621459. doi: 10.2307/2290933.
- GODBOLE, A. P. (1990). Specific formulae for some success run distributions. *Statistics & Probability Letters*, **10**(2), 119–124. ISSN 01677152. doi: 10.1016/0167-7152(90)90006-S.
- HIRANO, K., AKI, S., KASHIWAGI, N. a KUBOKI, H. (1991). On Ling's binomial and negative binomial distributions of order  $k$ . *Statistics & Probability Letters*, **11**(6), 503–509. ISSN 01677152. doi: 10.1016/0167-7152(91)90115-8.
- LOU, W. Y. W. (1996). On Runs and Longest Run Tests: A Method of Finite Markov Chain Imbedding. *Journal of the American Statistical Association*, **91**(436), 1595. ISSN 01621459. doi: 10.2307/2291585.
- SCHWAGER, S. J. (1983). Run Probabilities in Sequences of Markov-Dependent Trials. *Journal of the American Statistical Association*, **78**(381), 168–175. ISSN 01621459. doi: 10.2307/2287125.



## A. Příloha

Zde uvádíme matice, které jsme definovali v textu, jejichž rozměry jsou tak velké, že pro přehlednost jsme je umístili do přílohy.

Matrice  $\mathbf{P}_n(t)$  pro  $N_{n,k}$ :

$$\mathbf{P}_n(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (0,1) & (0,2) & \dots & (0,k-2) & (0,k-1) & (1,0) & (1,1) & \dots & (l_n-1,k-1) & (l_n,0) & (l_n,1) & \dots & (l_n,n \bmod k) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ \vdots \\ (0,k-2) \\ (0,k-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ \vdots \\ (l_n-1,k-1) \\ (l_n,0) \\ (l_n,1) \\ \vdots \\ (l_n,n \bmod k) \end{matrix} & \left( \begin{array}{ccccccccccccccc} z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & z_t & w_t & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{array} \right). \end{matrix} \quad (\text{A.1})$$

Matrice  $\mathbf{P}(t)$  pro  $\{M_{t,k}\}_{t=k}^\infty$ :

$$\mathbf{P}(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (0,1) & (0,2) & \dots & (0,k-2) & (0,k-1) & (1,-1) & (1,0) & (1,1) & \dots & (1,k-1) & (2,-1) & (2,0) & \dots \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ \vdots \\ (0,k-2) \\ (0,k-1) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ \vdots \\ (1,k-1) \\ (2,-1) \\ (2,0) \\ \vdots \end{matrix} & \left( \begin{matrix} z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{matrix} \right) \end{matrix} \quad (\text{A.2})$$



Matrice  $\mathbf{P}(t)$  pro  $\{E_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$ :

$$\mathbf{P}(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,-1) & (0,0) & (0,1) & (0,2) & \dots & (0,k-2) & (0,k-1) & (1,-2) & (1,-1) & (1,0) & (1,1) & \dots & (1,k-1) & (2,-2) & (2,-1) & (2,0) & \dots \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,-1) \\ (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ \vdots \\ (0,k-2) \\ (0,k-1) \\ (1,-2) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ \vdots \\ (1,k-1) \\ (2,-2) \\ (2,-1) \\ (2,0) \\ \vdots \end{matrix} & \left( \begin{matrix} w_t & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & w_t & z_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & z_t & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{matrix} \right) . \end{matrix} \tag{A.4}$$



Matice  $\mathbf{P}_n(t)$  pro  $E_{n,k}$ , pokud  $n - l_n(k + 1) = 0$ :

$$\mathbf{P}_n(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,-1) & (0,0) & (0,1) & (0,2) & \dots & (0,k-2) & (0,k-1) & (1,-2) & (1,-1) & (1,0) & \dots & (l_n-1,-2) & (l_n-1,-1) & (l_n-1,0) & \dots & (l_n-1,k-1) & (l_n,-2) & (l_n,0) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,-1) \\ (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ \vdots \\ (0,k-2) \\ (0,k-1) \\ (1,-2) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ \vdots \\ (l_n-1,-2) \\ (l_n-1,-1) \\ (l_n-1,0) \\ \vdots \\ (l_n-1,k-1) \\ (l_n,-2) \\ (l_n,0) \end{matrix} & \left( \begin{array}{cccccccccccccccccccc}
 w_t & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 0 & z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 0 & z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\
 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & w_t & z_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\
 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & 0 \\
 \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\
 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & w_t & 0 \\
 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t \\
 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1
 \end{array} \right). \tag{A.6}
 \end{matrix}$$

Matice  $\mathbf{P}_n(t)$  pro  $E_{n,k}$ , pokud  $n - l_n(k + 1) < 0$ :

$$\mathbf{P}_n(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,-1) & (0,0) & (0,1) & (0,2) & \dots & (0,k-2) & (0,k-1) & (1,-2) & (1,-1) & (1,0) & \dots & (l_n-1,-2) & (l_n-1,0) & \dots & (l_n-1,k-1) & (l_n,-2) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,-1) \\ (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ \vdots \\ (0,k-2) \\ (0,k-1) \\ (1,-2) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ \vdots \\ (l_n-1,-2) \\ (l_n-1,0) \\ \vdots \\ (l_n-1,k-1) \\ (l_n,-2) \end{matrix} & \left( \begin{matrix} w_t & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & w_t & z_t & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & z_t & \dots & 0 & w_t \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{matrix} \right) \end{matrix} \quad (\text{A.7})$$



Matrice  $\mathbf{P}(t)$  pro  $\{G_{t,k}\}_{t=k}^{\infty}$ :

$$\mathbf{P}(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (0,1) & (0,2) & \dots & (0,k-2) & (0,k-1) & (1,-1) & (1,0) & (1,1) & \dots & (1,k-1) & (2,-1) & (2,0) & \dots \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ \vdots \\ (0,k-2) \\ (0,k-1) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ \vdots \\ (1,k-1) \\ (2,-1) \\ (2,0) \\ \vdots \end{matrix} & \left( \begin{matrix} z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & z_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & z_t & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{matrix} \right) \cdot \end{matrix} \quad (\text{A.8})$$

Matice  $\mathbf{P}_n(t)$  pro  $G_{n,k}$ :

$$\mathbf{P}_n(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (0,1) & (0,2) & \dots & (0,k-2) & (0,k-1) & (1,-1) & (1,0) & \dots & (1,k-1) & (2,-1) & \dots & (l_n-1,k-1) & (l_n,-1) & (l_n,0) & \dots & (l_n,n-l_n(k+1)) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (0,1) \\ (0,2) \\ \vdots \\ (0,k-2) \\ (0,k-1) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ \vdots \\ (1,k-1) \\ (2,-1) \\ \vdots \\ (l_n-1,k-1) \\ (l_n,-1) \\ (l_n,0) \\ \vdots \\ (l_n,n-l_n(k+1)) \end{matrix} & \left( \begin{array}{cccccccccccccccccccc}
 z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
 z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 z_t & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & w_t & z_t & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\
 \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & \dots & 0 \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & z_t & \dots & 0 \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 \\
 \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 1
 \end{array} \right) \end{matrix} \quad (\text{A.9})$$

Matice  $\mathbf{P}_n(t)$  pro  $L_n$ :  
 Označme  $a = \lceil \frac{n-1}{2} \rceil$  a  $b = n - x - 1$ . Potom:

$$\mathbf{P}_n(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} (0,0) & (1,-1) & (1,0) & (1,1) & (2,-1) & \dots & (a-1,a-1) & (a,-1) & (a,0) & \dots & (a,b-1) & (a,b) & (a+1,-1) & \dots & (n-1,-1) & (n-1,0) & (n,-1) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (0,0) \\ (1,-1) \\ (1,0) \\ (1,1) \\ (2,-1) \\ \vdots \\ (a-1,a-1) \\ (a,-1) \\ (a,0) \\ \vdots \\ (a,b-1) \\ (a,b) \\ (a+1,-1) \\ \vdots \\ (n-1,-1) \\ (n-1,0) \\ (n,-1) \end{matrix} & \left( \begin{array}{ccccccccccccccccccc} z_t & w_t & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & z_t & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & z_t & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & w_t & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & z_t & \dots & 0 & w_t & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & z_t & w_t \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \end{matrix} \quad (\text{A.10})$$