

# Problémától a diszkrét modellig

## 2. óra: Gráfok, mátrixok, Markov-láncok

Burcsi Péter

ELTE IK

2025-09-15

# A korábbi részek tartalmából

- Pénzfeldobásos játék: kinek jön ki előbb a sorozata?
- Modell: gráf, véletlen lépegetés a gráfon
- Modell elemzése: gráf mátrixának vizsgálata (hatványok)
- Cél: a fenti ad hoc ötletből legyen módszer, további alkalmazásokkal

# Mai óra

- Markov-folyamatok, Markov-láncok
- Kapcsolat mátrixokkal
- Néhány fogalom és téTEL Markov-láncokra
- Pár probléma, melyek Markov-láncokkal modellezhetők
- A modell bővítései

# Markov-féle folyamatok

- Példa:
  - Társasjáték, ahol egy kocka dobása határozza meg, mennyit lépünk előre
  - Időnként portálra lépünk, ami vissza- vagy előredob minket.
- Informális definíció: minden időpillanathoz tartozik egy valószínűségi változó ( $X_t$ : hol vagyunk a táblán), és ezek kapcsolatban állhatnak
- A kapcsolat lényegi eleme, hogy a távolabbi múltra nem emlékszik, csak a közvetlen múltra
- Mindegy, hogyan jutottunk el az adott pontba, a jövőbeli valószínűségek már csak azon múlnak, hogy itt vagyunk.

# Markov-lánc definíciója

- Megjegyzés: az idő lehet folytonos (integrálás stb.) vagy diszkrét.
- Diszkrét:  $n = 0, 1, 2, \dots$
- minden  $n$  időre  $X_n$  egy valószínűségi változó (az „állapot”), mely csak a közvetlenül előtte levő megvalósult értéktől függ(het).
- $\forall e_0, e_1, \dots, e_n, e_{n+1}$ :

$$P(X_{n+1} = e_{n+1} | X_0 = e_0, X_1 = e_1, \dots, X_n = e_n) = P(X_{n+1} = e_{n+1} | X_n = e_n)$$

- Ezt a mennyiséget átmeneti valószínűségnak nevezzük (és csak  $e_n$  és  $e_{n+1}$  értékektől függ)
- Véges állapottérben mátrixba ( $P$  átmeneti mátrix) rendezhető
- $P$  (jobb-) sztochasztikus mátrix (a sorok összege 1).

# Véges Markov-láncok, definíciók

- Tulajdonképpen gráfok, az éleken valószínűséggel
- $X_n$  valószínűségi változó: hol leszünk  $n$  lépés múlva, ha véletlen sétát követünk?
- Egyéb kérdések: mikor térünk várhatóan vissza, hosszú távon átlagosan mennyi időt töltünk itt vagy ott stb.
- Tulajdonság: **reducibilis / irreducibilis**
- Irreducibilis: bármelyik állapotból bármelyik állapotba eljuthatunk pozitív valószínűsséggel
- Tulajdonság: **periodikus / aperiodikus**
- Periódus: a lehetséges  $i \rightarrow i$  séták hosszának Inko-ja. Aperiodikus:  $\text{Inko} = 1$ .
- **Stacionárius:**  $X_n$  eloszlása  $n$ -től független.

# Két kérdés

- Mi a helyzet, ha NULLA előző állapotra emlékszik a rendszer?
- Mi a helyzet, ha KÉT előző állapotra emlékszik a rendszer?

# Hosszú távú viselkedés

- Periodikus:
- Reducibilis
- Tétel (Perron-Frobenius-tétel és következményei)
- Ha aperiodikus és irreducibilis a Markov-lánc, akkor pontosan egy darab stacionárius eloszlás létezik. Továbbá

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^n = S$$

- ahol  $S$  minden sora a stacionárius eloszlás értékeiből áll (és ez egyúttal  $P$  bal-sajátvektora az 1 sajátértékhez)

# Zárójel: mátrix hatványai és jelentésük

- Séták száma, eljutási valószínűség, nem égő ház eloltása

# 1. példa: séták száma egy kétcsúcsú gráfban

- Valószínűségek nélkül, séták száma

## 2. példa: kockadobások összegének maradéka

- Egy szabályos kockával 100-szor dobunk. Mennyi a valószínűsége, hogy a dobások összege osztható 5-tel?

### 3. példa: véletlen kattintások sorozat a weben

- Google PageRank

## 4. példa: Markov és MI (mese)

- Zenegenerálás
- LLM

# További alkalmazások és a modell bővítései

- Sorbanállási rendszerek
- Természettudományok (akár kémia, dinamikus egyensúly stb.)
- Bővített modell: rejtett Markov-modellek, HMM (pl. beszédfelismerés)
- Bővített modell: Markov Döntési Folyamatok, MDP: jövő alkalom. Ágensek optimális mozgása stb.