

### 3. Little-formula, kiszolgálási idő elemzése

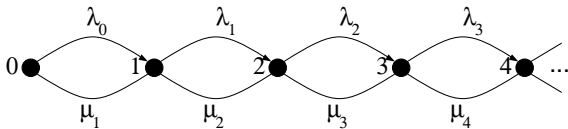
Kommunikációs hálózatok teljesítményének elemzése

Horváth Illés

2024/09/18

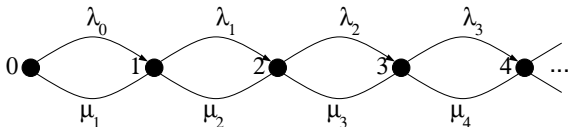
# Markov-sorok, M/M/1 és M/M/1/K sor

Emlékeztető: Markov-sor.

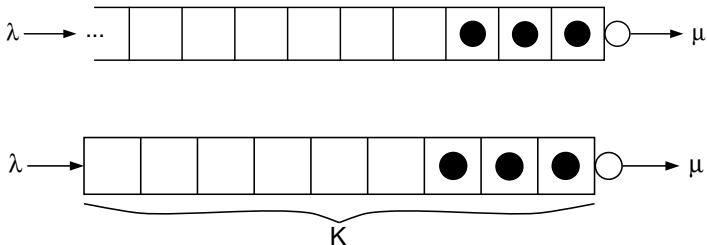


# Markov-sorok, M/M/1 és M/M/1/K sor

Emlékeztető: Markov-sor.



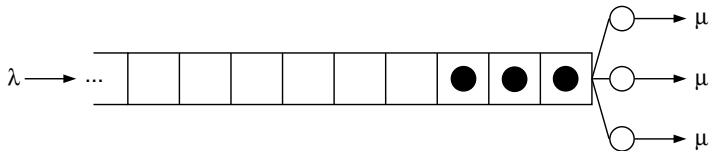
Azon belül M/M/1 és M/M/1/K sorok: 1 szerver, FIFO (érkezési sorrend szerinti) kiszolgálás.



## M/M/c és M/M/c/K sor

További érdekes sorok.

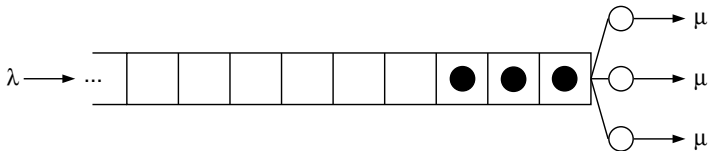
Az M/M/c sorban  $c$  szerver van és végtelen buffer:



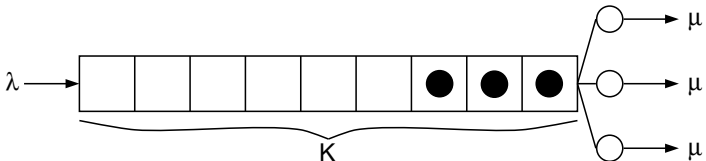
## M/M/c és M/M/c/K sor

További érdekes sorok.

Az M/M/c sorban  $c$  szerver van és végtelen buffer:



Az M/M/c/K sorban pedig véges,  $K$  hosszú buffer:



## Várakozási idő

Egy kiszolgáló sor teljesítményét általában az ügyfelek/igények szemszögéből mérjük.

## Várakozási idő

Egy kiszolgáló sor teljesítményét általában az ügyfelek/igények szemszögéből mérjük.

Ennek megfelelően sorbanállási problémáknál a tipikusan használt teljesítményjellemző a *kiszolgálási idő* vagy *rendszerben töltött idő*, ami egy igénynek a sorba való beérkezés pillanatától a kiszolgálás végéig eltelt idő. Ez általában véletlenszerű; érdekes a teljes eloszlása is, de ha egyetlen számmal kell jellemezni, akkor az általában a várható értéke.

## Várakozási idő

Egy kiszolgáló sor teljesítményét általában az ügyfelek/igények szemszögéből mérjük.

Ennek megfelelően sorbanállási problémáknál a tipikusan használt teljesítményjellemző a *kiszolgálási idő* vagy *rendszerben töltött idő*, ami egy igénynek a sorba való beérkezés pillanatától a kiszolgálás végéig eltelt idő. Ez általában véletlenszerű; érdekes a teljes eloszlása is, de ha egyetlen számmal kell jellemezni, akkor az általában a várható értéke.

Ezt általában stacionárius rendszerekre vizsgáljuk (azaz feltesszük, hogy a rendszer hosszú ideje fut).



## Várakozási idő

Egy kiszolgáló sor teljesítményét általában az ügyfelek/igények szemszögéből mérjük.

Ennek megfelelően sorbanállási problémáknál a tipikusan használt teljesítményjellemző a *kiszolgálási idő* vagy *rendszerben töltött idő*, ami egy igénynek a sorba való beérkezés pillanatától a kiszolgálás végéig eltelt idő. Ez általában véletlenszerű; érdekes a teljes eloszlása is, de ha egyetlen számmal kell jellemezni, akkor az általában a várható értéke.

Ezt általában stacionárius rendszerekre vizsgáljuk (azaz feltesszük, hogy a rendszer hosszú ideje fut).

A korábban tárgyaltak (pl. a sorhossz stacionárius eloszlása) az átlagos várakozási időről közvetlenül nem adnak információt. Szerencsére az *átlagos* várakozási időre van egy egyszerű képlet.

# Little-formula

Tétel. (Little-formula)

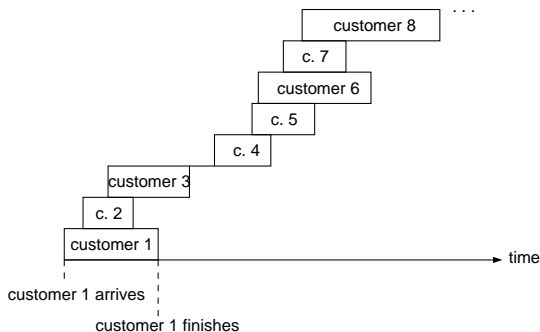
$$L = \lambda_e W,$$

*ahol*

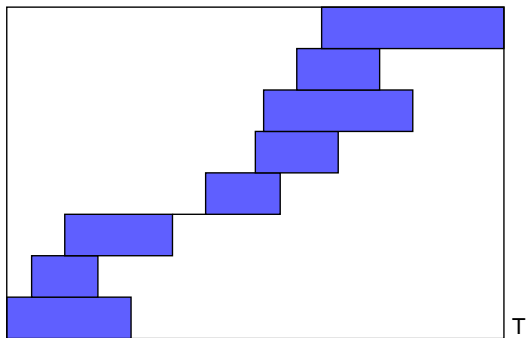
- ▶  *$W$  az átlagos várakozási idő értéke.*
- ▶  *$\lambda_e$  az effektív érkezési ráta (véges buffer esetén a teli buffer miatt elveszett érkezések nem számítanak bele),*
- ▶  *$L$  az átlagos sorhossz.*

# Little-formula

Biz. (vázlat) Ábrázoljuk az igényeket a következő módon (az érkezés ideje szerint rendezve):

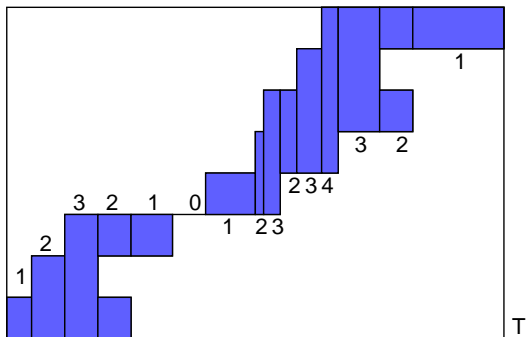


## Little-formula



Nagy  $T$  esetén a téglalapok száma  $T$ -ig  $\lambda_e T + o(T)$  a NSzT alapján, egy téglalap területe pedig átlagosan  $W$ , tehát a kék terület összesen  $B = \lambda_e TW + o(T)$ .

## Little-formula



Másrészt a kék területet  $T$ -vel osztva éppen az átlagos sorhosszt kapjuk meg:

$$L = \frac{B}{T} = \frac{\lambda_e TW}{T} = \lambda_e W.$$

## Little-formula

Megjegyzések. Véges állapottér esetén a teli buffer miatt elveszett érkezések nem számítanak bele  $\lambda_e$ -be.

## Little-formula

Megjegyzések. Véges állapottér esetén a teli buffer miatt elveszett érkezések nem számítanak bele  $\lambda_e$ -be.

$\lambda_e$  kiszámítható a  $v_{st} = (x_0 \ x_1 \ \dots)$  stacionárius eloszlásból:

$$\lambda_e = \lambda_0 x_0 + \lambda_1 x_1 + \dots + \lambda_K x_K,$$

speciálisan ha az érkezési ráta konstans  $\lambda$ , akkor ez a következő alakban is írható:

$$\lambda_e = \lambda(1 - x_K).$$

## Little-formula

Megjegyzések. Véges állapotter esetén a teli buffer miatt elveszett érkezések nem számítanak bele  $\lambda_e$ -be.

$\lambda_e$  kiszámítható a  $v_{st} = (x_0 \ x_1 \ \dots)$  stacionárius eloszlásból:

$$\lambda_e = \lambda_0 x_0 + \lambda_1 x_1 + \dots + \lambda_K x_K,$$

speciálisan ha az érkezési ráta konstans  $\lambda$ , akkor ez a következő alakban is írható:

$$\lambda_e = \lambda(1 - x_K).$$

Végtelen, stabil sorra pedig, ha az érkezési ráta konstans  $\lambda$ , akkor

$$\lambda_e = \lambda.$$



## Little-formula

Megjegyzések. Véges állapotter esetén a teli buffer miatt elveszett érkezések nem számítanak bele  $\lambda_e$ -be.

$\lambda_e$  kiszámítható a  $v_{st} = (x_0 \ x_1 \ \dots)$  stacionárius eloszlásból:

$$\lambda_e = \lambda_0 x_0 + \lambda_1 x_1 + \dots + \lambda_K x_K,$$

speciálisan ha az érkezési ráta konstans  $\lambda$ , akkor ez a következő alakban is írható:

$$\lambda_e = \lambda(1 - x_K).$$

Végtelen, stabil sorra pedig, ha az érkezési ráta konstans  $\lambda$ , akkor

$$\lambda_e = \lambda.$$

Az átlagos sorhossz  $L$  is megkapható a stacionárius eloszlásból az ergodtétel révén:

$$L = 0 \cdot x_0 + 1 \cdot x_1 + 2 \cdot x_2 + \dots$$

## Little-formula

Mi most Markov-sorokra használjuk, de a Little-formula gyakorlatilag tetszőleges sorbanállási rendszerre teljesül, például a következő esetekben:

- ▶ ha például az érkezési időköz vagy a kiszolgálási idő nem exponenciális eloszlású (ilyenkor a sor nem is Markov-lánc);
- ▶ ha a rendszer nem beérkezési sorrendben szolgálja ki az igényeket;
- ▶ ha több sorból áll a rendszer (sőt, ilyenkor igaz külön-külön az egyes sorokra és globálisan az egész rendszerre is).

## Little-formula

Mi most Markov-sorokra használjuk, de a Little-formula gyakorlatilag tetszőleges sorbanállási rendszerre teljesül, például a következő esetekben:

- ▶ ha például az érkezési időköz vagy a kiszolgálási idő nem exponenciális eloszlású (ilyenkor a sor nem is Markov-lánc);
- ▶ ha a rendszer nem beérkezési sorrendben szolgálja ki az igényeket;
- ▶ ha több sorból áll a rendszer (sőt, ilyenkor igaz külön-külön az egyes sorokra és globálisan az egész rendszerre is).

Viszont a Little-formula csak az összes beérkező igényre kiátlagolt várakozási időt számítja ki. Következőnek megnézzük, hogy mi a helyzet, ha ennél részletesebb információra van szükség.

# Konvolúció

Valószínűségszámítás előkészületekkel kezdünk.

Legyenek  $X$  és  $Y$  nemnegatív folytonos eloszlású valószínűségi változók, sűrűségfüggvényeik  $f_X, f_Y : [0, \infty) \rightarrow [0, \infty)$ , eloszlásfüggvényeik  $F_X, F_Y : [0, \infty) \rightarrow [0, 1]$ .

## Tétel.

*Legyen  $Z = X + Y$ . Ha  $X$  és  $Y$  függetlenek, akkor  $Z$  sűrűségfüggvénye*

$$f_Z(x) = \int_0^x f_Y(y)f_X(x-y)dy,$$

*eloszlásfüggvénye*

$$F_Z(x) = \int_0^x F_Y(y)f_X(x-y)dy = \int_0^x f_Y(y)F_X(x-y)dy.$$

$Z$  eloszlását úgy hívjuk, hogy  $X$  és  $Y$  eloszlásának a konvolúciója.

# Exponenciális eloszlás

Az  $X \sim \text{EXP}(\lambda)$  ( $\lambda$  paraméterű exponenciális) eloszlás sűrűségfüggvénye

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x} \quad (x \geq 0),$$

eloszlásfüggvénye

$$F(x) = 1 - e^{-\lambda x} \quad (x \geq 0).$$

A várható értéke  $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{\lambda}$ .

## Erlang eloszlás

Ha  $X_1, \dots, X_n \sim \text{EXP}(\lambda)$  függetlenek, akkor

$$Y = X_1 + \dots + X_n$$

eloszlását Erlang eloszlásnak nevezzük  $n$  és  $\lambda$  paraméterekkel (röviden  $Y \sim \text{Erlang}(n, \lambda)$ ); a sűrűségfüggvénye

$$f(x) = \frac{\lambda^n x^{n-1} e^{-\lambda x}}{(n-1)!} \quad (x \geq 0),$$

eloszlásfüggvénye

$$F(x) = 1 - e^{-\lambda x} \sum_{i=0}^{n-1} \frac{(\lambda x)^i}{i!} \quad (x \geq 0),$$

várható értéke  $\mathbb{E}(Y) = \frac{n}{\lambda}$ .

## Erlang eloszlás

Ha  $X_1, \dots, X_n \sim \text{EXP}(\lambda)$  függetlenek, akkor

$$Y = X_1 + \dots + X_n$$

eloszlását Erlang eloszlásnak nevezzük  $n$  és  $\lambda$  paraméterekkel (röviden  $Y \sim \text{Erlang}(n, \lambda)$ ); a sűrűségfüggvénye

$$f(x) = \frac{\lambda^n x^{n-1} e^{-\lambda x}}{(n-1)!} \quad (x \geq 0),$$

eloszlásfüggvénye

$$F(x) = 1 - e^{-\lambda x} \sum_{i=0}^{n-1} \frac{(\lambda x)^i}{i!} \quad (x \geq 0),$$

várható értéke  $\mathbb{E}(Y) = \frac{n}{\lambda}$ .

Speciálisan  $\text{Erlang}(1, \lambda) = \text{EXP}(\lambda)$ .

## Geometriai eloszlás és pesszimista geometriai eloszlás

Az, hogy hányadik független érmedobásra jön ki először fej egy olyan érmével, aminél  $p$  a fej valószínűsége, geometriai eloszlású:  
 $N \sim \text{GEO}(p)$  ( $0 < p < 1$ ):

$$P(N = n) = p(1 - p)^{n-1} \quad n = 1, 2, \dots$$



## Geometriai eloszlás és pesszimista geometriai eloszlás

Az, hogy hányadik független érmédobásra jön ki először fej egy olyan érmével, aminél  $p$  a fej valószínűsége, geometriai eloszlású:  $N \sim \text{GEO}(p)$  ( $0 < p < 1$ ):

$$P(N = n) = p(1 - p)^{n-1} \quad n = 1, 2, \dots$$

A pesszimista geometriai eloszlás ugyanez, csak a fej dobást nem számoljuk.  $M \sim \text{PGEO}(p)$ :

$$P(M = n) = p(1 - p)^n \quad n = 0, 1, \dots$$

## Geometriai eloszlás és pesszimista geometriai eloszlás

Az, hogy hányadik független érmédobásra jön ki először fej egy olyan érmével, aminél  $p$  a fej valószínűsége, geometriai eloszlású:  $N \sim \text{GEO}(p)$  ( $0 < p < 1$ ):

$$P(N = n) = p(1 - p)^{n-1} \quad n = 1, 2, \dots$$

A pesszimista geometriai eloszlás ugyanez, csak a fej dobást nem számoljuk.  $M \sim \text{PGEO}(p)$ :

$$P(M = n) = p(1 - p)^n \quad n = 0, 1, \dots$$

A pesszimista geometriai eloszlás “eggyel kevesebb”, mint a geometriai eloszlás:

$$N \sim \text{GEO}(p) \quad \iff \quad N - 1 \sim \text{PGEO}(p)$$

# Geometriai eloszlás és pesszimista geometriai eloszlás

A geometriai és pesszimista geometriai eloszlások memóriamentesek.

## Lemma

(a) Ha  $N \sim \text{GEO}(p)$ , akkor

$$P(N > m + n | N > m) = P(N > n) \quad \forall m, n \in \mathbb{Z}^+.$$

(b) Ha  $N$  eloszlására teljesül az előbbi tulajdonság, akkor  $N \sim \text{GEO}(p)$  valamilyen  $p$ -re.

(c) Ha  $M \sim \text{PGEO}(p)$ , akkor

$$P(M \geq m + n | M \geq m) = P(M \geq n) \quad \forall m, n \in \mathbb{Z}^+.$$

(d) Ha  $M$  eloszlására teljesül az előbbi tulajdonság, akkor  $M \sim \text{PGEO}(p)$  valamilyen  $p$ -re.

## Csonkolt geometriai eloszlás

A csonkolt (truncated) geometriai eloszlás a geometriai eloszlás azon feltétel mellett, hogy az értéke legfeljebb  $K$ .

$N \sim \text{TGEO}(K, p)$ :

$$P(N = n) = \frac{p(1-p)^{n-1}}{1 - (1-p)^K} \quad n = 1, 2, \dots, K.$$

## Csonkolt geometriai eloszlás

A csonkolt (truncated) geometriai eloszlás a geometriai eloszlás azon feltétel mellett, hogy az értéke legfeljebb  $K$ .

$N \sim \text{TGEO}(K, p)$ :

$$P(N = n) = \frac{p(1-p)^{n-1}}{1 - (1-p)^K} \quad n = 1, 2, \dots, K.$$

A csonkolt pesszimista geometriai eloszlás a pesszimista geometriai eloszlás azon feltétel mellett, hogy az értéke legfeljebb  $K$ .

$N \sim \text{TPGEO}(K, p)$ :

$$P(N = n) = \frac{p(1-p)^n}{1 - (1-p)^{K+1}} \quad n = 0, 1, \dots, K.$$

# Kapcsolat a geometriai és exponenciális eloszlás között

## Lemma

Ha  $X_1, \dots, X_n \sim EXP(\lambda)$  függetlenek, és  $N \sim GEO(p)$  tőlük független, akkor

$$Y = X_1 + \dots + X_N$$

eloszlása

$$Y \sim EXP(p\lambda).$$

## Kapcsolat a geometriai és exponenciális eloszlás között

### Lemma

Ha  $X_1, \dots, X_n \sim \text{EXP}(\lambda)$  függetlenek, és  $N \sim \text{GEO}(p)$  tőlük független, akkor

$$Y = X_1 + \dots + X_N$$

eloszlása

$$Y \sim \text{EXP}(p\lambda).$$

Biz. Azon feltétel mellett, hogy  $N = n$ ,  $Y$  feltételes eloszlása  $\text{Erlang}(k, \lambda)$ . Teljes valószínűség tételét használjuk  $Y$  sűrűségfüggvényére:

$$\begin{aligned} f_Y(x) &= \sum_{n=1}^{\infty} p(1-p)^{n-1} \frac{\lambda^n x^{n-1} e^{-\lambda x}}{(n-1)!} = p\lambda e^{-\lambda x} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\lambda(1-p)x)^{n-1}}{(n-1)!} = \\ &= p\lambda e^{-\lambda x} e^{\lambda(1-p)x} = p\lambda e^{-p\lambda x}, \end{aligned}$$

ami éppen  $\text{EXP}(p\lambda)$  sűrűségfüggvénye.

## M/M/1 sor kiszolgálási idő eloszlása

Tekintsünk egy stacionárius M/M/1 sort. Az érkezési ráta  $\lambda$ , a kiszolgálási ráta  $\mu$ ,  $\lambda < \mu$ . A sor terhelése

$$\rho = \lambda/\mu < 1.$$

Tétel.

- (a) Az M/M/1 sor stacionárius sorhossz eloszlása PGEO( $1 - \rho$ ).
- (b) Feltéve, hogy egy igény a sorban a  $k$ -adik helyre érkezik (vagyis beérkezéskor  $k - 1$  igény van előtte), a kiszolgálási idő eloszlása Erlang( $k, \lambda$ ).
- (c) Egy véletlen igény várakozási ideje EXP( $(1 - \rho)\mu$ ).



## M/M/1 sor kiszolgálási idő eloszlása

Biz.

(a) A dinamikus egyensúly egyenletekből

$$\mu x_{i+1} = \lambda x_i \implies x_{i+1} = \frac{\lambda}{\mu} x_i = \rho x_i,$$

és

$$x_n = \rho^n \cdot (1 - \rho),$$

ami éppen a PGEO( $1 - \rho$ ) eloszlás.

## M/M/1 sor kiszolgálási idő eloszlása

Biz.

(a) A dinamikus egyensúly egyenletekből

$$\mu x_{i+1} = \lambda x_i \quad \implies \quad x_{i+1} = \frac{\lambda}{\mu} x_i = \rho x_i,$$

és

$$x_n = \rho^n \cdot (1 - \rho),$$

ami éppen a PGEO( $1 - \rho$ ) eloszlás.

(b) Az aktuális igény távozásához ki kell szolgálni az előtte lévő  $k - 1$  igényt és az aktuális igényt is; mindegyiknek a kiszolgálási ideje EXP( $\lambda$ ) eloszlású, és  $k$  darab EXP( $\lambda$ ) eloszlás konvolúciója éppen az Erlang( $k, \lambda$ ) eloszlás.

## M/M/1 sor kiszolgálási idő eloszlása

- (c) Itt annyi különbség van a (b) részhez képest, hogy a beérkező igény egy véletlen hosszú sorba érkezik.

Kérdés: milyen sorhossz-eloszlást lát a beérkező igény?

## M/M/1 sor kiszolgálási idő eloszlása

- (c) Itt annyi különbség van a (b) részhez képest, hogy a beérkező igény egy véletlen hosszú sorba érkezik.

Kérdés: milyen sorhossz-eloszlást lát a beérkező igény?

A sorhossz stacionárius eloszlását látja a beérkező igény is.

## M/M/1 sor kiszolgálási idő eloszlása

- (c) Itt annyi különbség van a (b) részhez képest, hogy a beérkező igény egy véletlen hosszú sorba érkezik.

Kérdés: milyen sorhossz-eloszlást lát a beérkező igény?

A sorhossz stacionárius eloszlását látja a beérkező igény is.

A sorhossz stacionárius eloszlása  $\text{PGEO}(1 - \rho)$ , a beérkező igényel együtt az igények száma eggyel nagyobb, azaz  $\text{GEO}(1 - \rho)$  eloszlású, és ennyi darab  $\text{EXP}(\mu)$  eloszlás konvolúciója az előző lemma szerint éppen  $\text{EXP}((1 - \rho)\mu)$  eloszlású.

## M/M/1/K sor kiszolgálási idő eloszlása

Tétel.

- (a) *Az M/M/1/K sor stacionárius sorhossz eloszlása  $PTGEO(1 - \rho)$ .*
- (b) *Feltéve, hogy egy igény a sorban a  $k$ -edik helyre érkezik (vagyis beérkezéskor  $k - 1$  igény van előtte), a kiszolgálási idő eloszlása  $Erlang(k, \lambda)$ .*
- (c) *Egy, a rendszerbe bekerülő véletlen igény várakozási ideje  $Erlang(k, \lambda)$  eloszlások keveréke  $PGEO(1 - \rho)$  eloszlás szerinti súlyokkal.*

Nem biz., de ugyanaz, mint az M/M/1, csak a véges buffer miatt mindenhol a geometriai eloszlás csonkolt változata szerepel.

## M/M/1/K sor kiszolgálási idő eloszlása

Tétel.

- (a) *Az M/M/1/K sor stacionárius sorhossz eloszlása PTGEO( $1 - \rho$ ).*
- (b) *Feltéve, hogy egy igény a sorban a k-adik helyre érkezik (vagyis beérkezéskor  $k - 1$  igény van előtte), a kiszolgálási idő eloszlása Erlang( $k, \lambda$ ).*
- (c) *Egy, a rendszerbe bekerülő véletlen igény várakozási ideje Erlang( $k, \lambda$ ) eloszlások keveréke PGEO( $1 - \rho$ ) eloszlás szerinti súlyokkal.*

Nem biz., de ugyanaz, mint az M/M/1, csak a véges buffer miatt mindenhol a geometriai eloszlás csonkolt változata szerepel.

Fontos: véges buffer esetén az igények egy része elvész.

## M/M/c és M/M/c/K sorok kiszolgálási idő eloszlása

Az M/M/c és M/M/c/K sorokra (ahol 1 helyett  $c$  szerver szolgálja ki az igényeket) hasonlóan számolható a kiszolgálási idő, mint eddig, és Erlang eloszlások megfelelő keveréke lesz. Az M/M/c és M/M/c/K sorok stacionárius eloszlása sajnos nem pontosan geometriai eloszlás, és a képletek valamivel rondábbak, de ugyanúgy expliciten számolható minden. Ezt most nem tesszük meg.



## M/M/c és M/M/c/K sorok kiszolgálási idő eloszlása

Az M/M/c és M/M/c/K sorokra (ahol 1 helyett  $c$  szerver szolgálja ki az igényeket) hasonlóan számolható a kiszolgálási idő, mint eddig, és Erlang eloszlások megfelelő keveréke lesz. Az M/M/c és M/M/c/K sorok stacionárius eloszlása sajnos nem pontosan geometriai eloszlás, és a képletek valamivel rondábbak, de ugyanúgy expliciten számolható minden. Ezt most nem tesszük meg.

Egy fontos közös tulajdonság ezekben a sorokban, hogy ha egy igény bekerült a rendszerbe, akkor a kiszolgálási idejét már nem befolyásolja az, ami mögötte történik a sorban. Ez más Markov-sorokra nem teljesül, és nem Erlang eloszlások keveréke lesz a kiszolgálási idő.

## M/M/c és M/M/c/K sorok kiszolgálási idő eloszlása

Ami szintén közös az M/M/1, M/M/1/K, M/M/c, M/M/c/K sorokban, hogy egy véletlenszerű beérkező igény a stacionárius sorhossz-eloszlást látja.

## M/M/c és M/M/c/K sorok kiszolgálási idő eloszlása

Ami szintén közös az M/M/1, M/M/1/K, M/M/c, M/M/c/K sorokban, hogy egy véletlenszerű beérkező igény a stacionárius sorhossz-eloszlást látja.

Ez más Markov-sorokra is teljesül, egészen pontosan abban az esetben, ha az érkezési ráta konstans  $\lambda$  minden állapotra. Ez PASTA-elv (Poisson Arrival Sees Time Average) vagy Érkezési tétel (Arrival theorem) néven is ismert.

## M/M/c és M/M/c/K sorok kiszolgálási idő eloszlása

Ami szintén közös az M/M/1, M/M/1/K, M/M/c, M/M/c/K sorokban, hogy egy véletlenszerű beérkező igény a stacionárius sorhossz-eloszlást látja.

Ez más Markov-sorokra is teljesül, egészen pontosan abban az esetben, ha az érkezési ráta konstans  $\lambda$  minden állapotra. Ez PASTA-elv (Poisson Arrival Sees Time Average) vagy Érkezési tétel (Arrival theorem) néven is ismert.

A "Poisson Arrival Sees Time Average" megfogalmazás mögött az van, hogy még olyan (nem-markovi) sorokban is teljesül, ahol a kiszolgálási idő nem exponenciális eloszlású. Ilyenkor a rendszer nem folytonos idejű Markov-lánc, és nincs stacionárius eloszlás, hanem helyette hosszú távú időátlag (time average) szerepel - de az teljesül, hogy a véletlenszerű beérkező igény pont ezt az eloszlást látja.

## M/M/c és M/M/c/K sorok kiszolgálási idő eloszlása

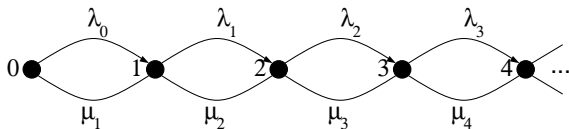
Ami szintén közös az M/M/1, M/M/1/K, M/M/c, M/M/c/K sorokban, hogy egy véletlenszerű beérkező igény a stacionárius sorhossz-eloszlást látja.

Ez más Markov-sorokra is teljesül, egészen pontosan abban az esetben, ha az érkezési ráta konstans  $\lambda$  minden állapotra. Ez PASTA-elv (Poisson Arrival Sees Time Average) vagy Érkezési tétel (Arrival theorem) néven is ismert.

A “Poisson Arrival Sees Time Average” megfogalmazás mögött az van, hogy még olyan (nem-markovi) sorokban is teljesül, ahol a kiszolgálási idő nem exponenciális eloszlású. Ilyenkor a rendszer nem folytonos idejű Markov-lánc, és nincs stacionárius eloszlás, hanem helyette hosszú távú időátlag (time average) szerepel - de az teljesül, hogy a véletlenszerű beérkező igény pont ezt az eloszlást látja.

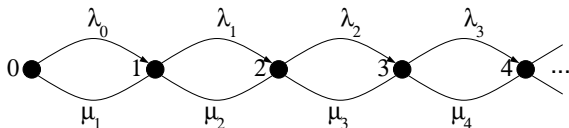
Nem biz., de lényegében azon múlik, hogy a beérkező igények “függetlenek” a sor hosszától.

# Általános Markov-sorok



Egy általános Markov-sorban minden állapotban eltérő lehet az érkezési és a kiszolgálási ráta.

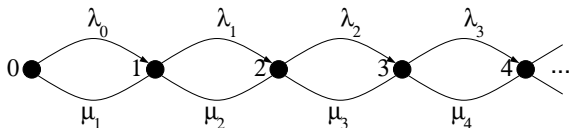
# Általános Markov-sorok



Egy általános Markov-sorban minden állapotban eltérő lehet az érkezési és a kiszolgálási ráta.

Eltérő kiszolgálási ráta lehet például amiatt, hogy a szerver (részben) párhuzamosítani tudja az igényeket: több igény esetén a teljes kiszolgálási ráta valamivel nagyobb. Ilyenkor általában a kiszolgálás sem FIFO, hanem valamilyen megosztás történik több igény között. Ezt meg fogjuk vizsgálni.

# Általános Markov-sorok



Egy általános Markov-sorban minden állapotban eltérő lehet az érkezési és a kiszolgálási ráta.

Eltérő kiszolgálási ráta lehet például amiatt, hogy a szerver (részben) párhuzamosítani tudja az igényeket: több igény esetén a teljes kiszolgálási ráta valamivel nagyobb. Ilyenkor általában a kiszolgálás sem FIFO, hanem valamilyen megosztás történik több igény között. Ezt meg fogjuk vizsgálni.

Eltérő érkezési ráta lehet például amiatt, hogy a vizsgált sor egy nagyobb rendszer része, ahol egy diszpécser terheléelosztást végez - ha hosszabb a sor, az érkezéseket máshová irányítja. Ezt is meg fogjuk nézni (de nem ma).



# Laplace-transzformált

Előkészület: Laplace-transzformáció.

# Laplace-transzformált

Előkészület: Laplace-transzformáció.

Egy  $f : [0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$  függvény Laplace-transzformáltja

$$f^*(s) = \int_0^{\infty} e^{-st} f(t) dt.$$

# Laplace-transzformált

Előkészület: Laplace-transzformáció.

Egy  $f : [0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$  függvény Laplace-transzformáltja

$$f^*(s) = \int_0^{\infty} e^{-st} f(t) dt.$$

Egy  $X \geq 0$  folytonos valószínűségi változó Laplace-transzformáltja

$$X^*(s) = E\left(e^{-sX}\right) = \int_0^{\infty} e^{-st} f(t) dt,$$

ahol  $f(t)$  az  $X$  sűrűségfüggvénye.

# Laplace-transzformált

Előkészület: Laplace-transzformáció.

Egy  $f : [0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$  függvény Laplace-transzformáltja

$$f^*(s) = \int_0^{\infty} e^{-st} f(t) dt.$$

Egy  $X \geq 0$  folytonos valószínűségi változó Laplace-transzformáltja

$$X^*(s) = E\left(e^{-sX}\right) = \int_0^{\infty} e^{-st} f(t) dt,$$

ahol  $f(t)$  az  $X$  sűrűségfüggvénye.

Ha  $f$  sűrűségfüggvény, akkor az integrál konvergens minden  $\operatorname{Re}(z) \geq 0$  komplex számra.

## Tulajdonságok

Példa. Az  $X \sim \text{EXP}(\lambda)$  eloszlás Laplace-transzformáltja

$$X^*(s) = \int_0^{\infty} e^{-st} \lambda e^{-\lambda t} dt = \lambda \int_0^{\infty} e^{-(\lambda+s)t} dt = \frac{\lambda}{\lambda + s}.$$

## Tulajdonságok

Példa. Az  $X \sim \text{EXP}(\lambda)$  eloszlás Laplace-transzformáltja

$$X^*(s) = \int_0^{\infty} e^{-st} \lambda e^{-\lambda t} dt = \lambda \int_0^{\infty} e^{-(\lambda+s)t} dt = \frac{\lambda}{\lambda + s}.$$

**Lemma (Teljes várható érték tétel Laplace-transzformáltra)**

Ha  $X, Y, Z$  valószínűségi változók  $f_X, f_Y, f_Z$  sűrűségfüggvénnyel, és

$$\mathbb{P}(Z = X) = p, \quad \mathbb{P}(Z = Y) = 1 - p,$$

akkor

$$f_Z^*(s) = pf_X^*(s) + (1 - p)f_Y^*(s).$$

## Tulajdonságok

Példa. Az  $X \sim \text{EXP}(\lambda)$  eloszlás Laplace-transzformáltja

$$X^*(s) = \int_0^{\infty} e^{-st} \lambda e^{-\lambda t} dt = \lambda \int_0^{\infty} e^{-(\lambda+s)t} dt = \frac{\lambda}{\lambda + s}.$$

**Lemma (Teljes várható érték tétel Laplace-transzformáltra)**

Ha  $X, Y, Z$  valószínűségi változók  $f_X, f_Y, f_Z$  sűrűségfüggvénnyel, és

$$\mathbb{P}(Z = X) = p, \quad \mathbb{P}(Z = Y) = 1 - p,$$

akkor

$$f_Z^*(s) = pf_X^*(s) + (1 - p)f_Y^*(s).$$

Biz. (vázlat) A Laplace-transzformált lineáris: ha  $a, b$  valós konstansok, akkor

$$(af + bg)^*(s) = a \cdot f^*(s) + b \cdot g^*(s).$$

# Tulajdonságok

További fontos tulajdonsága, hogy konvolúcióból szorzatot csinál.

## Lemma

*Ha  $X, Y$  valószínűségi változók függetlenek  $f_X, f_Y$  sűrűségfüggvénnyel, és*

$$Z = X + Y,$$

*akkor*

$$f_Z^*(s) = f_X^*(s) \cdot f_Y^*(s).$$



# Tulajdonságok

További fontos tulajdonsága, hogy konvolúcióból szorzatot csinál.

## Lemma

*Ha  $X, Y$  valószínűségi változók függetlenek  $f_X, f_Y$  sűrűségfüggvénnyel, és*

$$Z = X + Y,$$

*akkor*

$$f_Z^*(s) = f_X^*(s) \cdot f_Y^*(s).$$

## Tulajdonságok

Biz. Ha  $Z = X + Y$ , akkor  $f_Z = f_X \otimes f_Y$ , és

$$\begin{aligned} f_Z^*(s) &= \int_0^\infty f_Z(t) e^{-st} dt = \int_0^\infty \left( \int_0^t f_Y(u) f_X(t-u) du \right) e^{-st} dt = \\ &= \int_0^\infty \int_u^\infty f_Y(u) f_X(t-u) e^{-st} dt du. \end{aligned}$$

## Tulajdonságok

Biz. Ha  $Z = X + Y$ , akkor  $f_Z = f_X \otimes f_Y$ , és

$$\begin{aligned} f_Z^*(s) &= \int_0^\infty f_Z(t) e^{-st} dt = \int_0^\infty \left( \int_0^t f_Y(u) f_X(t-u) du \right) e^{-st} dt = \\ &= \int_0^\infty \int_u^\infty f_Y(u) f_X(t-u) e^{-st} dt du. \end{aligned}$$

$v = t - u$  változócserevel

$$\begin{aligned} &\int_0^\infty \int_u^\infty f_Y(u) f_X(t-u) e^{-st} dt du = \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty f_Y(u) f_X(v) e^{-s(v+u)} dv du = \\ &= \int_0^\infty f_Y(u) e^{-su} du \cdot \int_0^\infty f_X(v) e^{-sv} dv = \\ &= f_Y^*(s) \cdot f_X^*(s). \end{aligned}$$

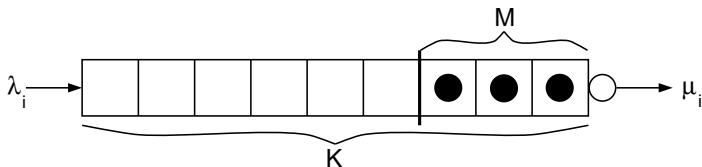
## Általános Markov-sor

Tekintsünk egy általános véges bufferű Markov-sort. A buffer mérete  $K$ . Az  $i$  állapotban az érkezési ráta  $\lambda_i$ , a kiszolgálási ráta  $\mu_i$ .

## Általános Markov-sor

Tekintsünk egy általános véges bufferű Markov-sort. A buffer mérete  $K$ . Az  $i$  állapotban az érkezési ráta  $\lambda_i$ , a kiszolgálási ráta  $\mu_i$ .

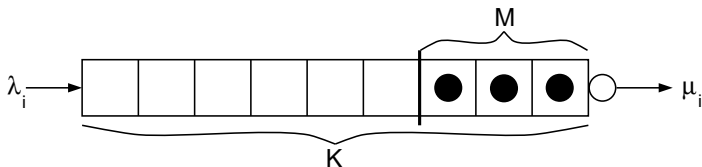
A kiszolgálási elv FIFO helyett Limited Processor Sharing (LPS): megengedjük, hogy egyszerre több igényt szolgáljon ki a szerver párhuzamosan, maximum  $M$ -et.



## Általános Markov-sor

Tekintsünk egy általános véges bufferű Markov-sort. A buffer mérete  $K$ . Az  $i$  állapotban az érkezési ráta  $\lambda_i$ , a kiszolgálási ráta  $\mu_i$ .

A kiszolgálási elv FIFO helyett Limited Processor Sharing (LPS): megengedjük, hogy egyszerre több igényt szolgáljon ki a szerver párhuzamosan, maximum  $M$ -et.

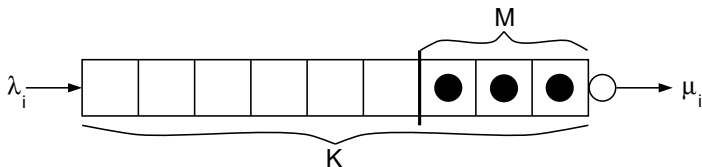


Ilyenkor, ha legfeljebb  $M$  igény van a sorban, akkor a teljes  $\mu_i$  kiszolgálási ráta egyenletesen oszlik meg a sorban lévő igények között. Ha  $M$ -nél több igény van a sorban, akkor az első  $M$  igény között oszlik meg a kiszolgálási ráta, a későbbi igények várakoznak.

## Általános Markov-sor

Tekintsünk egy általános véges bufferű Markov-sort. A buffer mérete  $K$ . Az  $i$  állapotban az érkezési ráta  $\lambda_i$ , a kiszolgálási ráta  $\mu_i$ .

A kiszolgálási elv FIFO helyett Limited Processor Sharing (LPS): megengedjük, hogy egyszerre több igényt szolgáljon ki a szerver párhuzamosan, maximum  $M$ -et.



Ilyenkor, ha legfeljebb  $M$  igény van a sorban, akkor a teljes  $\mu_i$  kiszolgálási ráta egyenletesen oszlik meg a sorban lévő igények között. Ha  $M$ -nél több igény van a sorban, akkor az első  $M$  igény között oszlik meg a kiszolgálási ráta, a későbbi igények várakoznak.

Speciálisan az  $M = 1$  esetben visszakapjuk a FIFO kiszolgálást.

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

Tekintsünk egy kitüntetett igényt egy  $j$  hosszú sorban az  $i$ -edik pozícióban ( $1 \leq i \leq j \leq K$ ). Jelölje  $X_{i,j}$  a kiszolgálási idejét.



## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

Tekintsünk egy kitüntetett igényt egy  $j$  hosszú sorban az  $i$ -edik pozícióban ( $1 \leq i \leq j \leq K$ ). Jelölje  $X_{i,j}$  a kiszolgálási idejét.

$X_{i,j}$  sűrűségfüggvénye  $f_{i,j}(t)$ , Laplace-transzformáltja  $f_{i,j}^*(s)$ .

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

Tekintsünk egy kitüntetett igényt egy  $j$  hosszú sorban az  $i$ -edik pozícióban ( $1 \leq i \leq j \leq K$ ). Jelölje  $X_{i,j}$  a kiszolgálási idejét.

$X_{i,j}$  sűrűségfüggvénye  $f_{i,j}(t)$ , Laplace-transzformáltja  $f_{i,j}^*(s)$ .

A következő változások történhetnek a sorral:

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

Tekintsünk egy kitüntetett igényt egy  $j$  hosszú sorban az  $i$ -edik pozícióban ( $1 \leq i \leq j \leq K$ ). Jelölje  $X_{i,j}$  a kiszolgálási idejét.

$X_{i,j}$  sűrűségfüggvénye  $f_{i,j}(t)$ , Laplace-transzformáltja  $f_{i,j}^*(s)$ .

A következő változások történhetnek a sorral:

- ▶ Érkezik egy igény a sor végére. Ennek rátája  $\lambda_j$ . Ekkor a kitüntetett igény továbbra is az  $i$ -edik pozícióban van, de a sor hossza  $(j + 1)$ -re változik.

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

Tekintsünk egy kitüntetett igényt egy  $j$  hosszú sorban az  $i$ -edik pozícióban ( $1 \leq i \leq j \leq K$ ). Jelölje  $X_{i,j}$  a kiszolgálási idejét.

$X_{i,j}$  sűrűségfüggvénye  $f_{i,j}(t)$ , Laplace-transzformáltja  $f_{i,j}^*(s)$ .

A következő változások történhetnek a sorral:

- ▶ Érkezik egy igény a sor végére. Ennek rátája  $\lambda_j$ . Ekkor a kitüntetett igény továbbra is az  $i$ -edik pozícióban van, de a sor hossza  $(j + 1)$ -re változik.
- ▶ Történik egy kiszolgálás a sorban. Ennek rátája  $\mu_j$ . Ha az a kitüntetett igény, akkor a kiszolgálása befejeződött. Ha egy másik igényt szolgált ki a szerver, akkor a kitüntetett igény  $i > M$  esetén előrébb lép az  $(i - 1)$ -edik pozícióba.  $i \leq M$  esetén tulajdonképpen mindegy, előre lép-e, mivel az első  $M$  igény egyforma helyzetben van.

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

A kétféle változás együttes rátája  $\lambda_j + \mu_j$ , így a következő állapotváltásig eltelt idő  $\text{EXP}(\lambda_j + \mu_j)$  eloszlású (ennek Laplace-transzformáltja  $\frac{\lambda_j + \mu_j}{\lambda_j + \mu_j + s}$ ), és a változáskor  $\frac{\lambda_j}{\lambda_j + \mu_j}$  az érkezés valószínűsége és  $\frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j}$  a kiszolgálás valószínűsége.

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

A kétféle változás együttes rátája  $\lambda_j + \mu_j$ , így a következő állapotváltozásig eltelt idő  $\text{EXP}(\lambda_j + \mu_j)$  eloszlású (ennek Laplace-transzformáltja  $\frac{\lambda_j + \mu_j}{\lambda_j + \mu_j + s}$ ), és a változáskor  $\frac{\lambda_j}{\lambda_j + \mu_j}$  az érkezés valószínűsége és  $\frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j}$  a kiszolgálás valószínűsége.

Legyen először  $M < i \leq j < K$ . A fentiek alapján a Laplace-transzformáltra teljesül a következő egyenlet:

$$f_{i,j}^*(s) = \frac{\lambda_j + \mu_j}{\lambda_j + \mu_j + s} \left( \frac{\lambda_j}{\lambda_j + \mu_j} f_{i,j+1}^*(s) + \frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j} f_{i-1,j-1}^*(s) \right)$$

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

A kétféle változás együttes rátája  $\lambda_j + \mu_j$ , így a következő állapotváltozásig eltelt idő  $\text{EXP}(\lambda_j + \mu_j)$  eloszlású (ennek Laplace-transzformáltja  $\frac{\lambda_j + \mu_j}{\lambda_j + \mu_j + s}$ ), és a változáskor  $\frac{\lambda_j}{\lambda_j + \mu_j}$  az érkezés valószínűsége és  $\frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j}$  a kiszolgálás valószínűsége.

Legyen először  $M < i \leq j < K$ . A fentiek alapján a Laplace-transzformáltra teljesül a következő egyenlet:

$$f_{i,j}^*(s) = \frac{\lambda_j + \mu_j}{\lambda_j + \mu_j + s} \left( \frac{\lambda_j}{\lambda_j + \mu_j} f_{i,j+1}^*(s) + \frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j} f_{i-1,j-1}^*(s) \right)$$

A cél: felírni hasonló egyenleteket az összes  $f_{i,j}^*(s)$ -re, majd a kapott egyenletrendszert megoldani.

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

További esetek.

Ha  $i \leq j \leq M$  és  $j < K$ , akkor egyrészt

$$f_{1,j}^*(s) = \dots f_{j,j}^*(s),$$

hiszen az első  $j$  igény helyzete egyforma, másrészt

$$f_{i,j}^*(s) = \frac{\lambda_j + \mu_j}{\lambda_j + \mu_j + s} \left( \frac{\lambda_j}{\lambda_j + \mu_j} f_{i,j+1}^*(s) + \frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j} \frac{j-1}{j} f_{i-1,j-1}^*(s) + \frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j} \frac{1}{j} \cdot 1 \right),$$

mivel az első  $j$  igényből  $1/j$  eséllyel a kitüntetett igényt szolgálja ki a szerver, és olyankor az elhagyja a rendszert (0 további időt tölt a rendszerben, aminek a Laplace-transzformáltja 1).



## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

Ha  $i \leq M < j < K$ , akkor is

$$f_{1,j}^*(s) = \dots f_{M,j}^*(s),$$

hiszen az első  $M$  igény helyzete egyforma, másrészt

$$f_{i,j}^*(s) = \frac{\lambda_j + \mu_j}{\lambda_j + \mu_j + s} \left( \frac{\lambda_j}{\lambda_j + \mu_j} f_{i,j+1}^*(s) + \frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j} \frac{M-1}{M} f_{i-1,j-1}^*(s) + \frac{\mu_j}{\lambda_j + \mu_j} \frac{1}{M} \cdot 1 \right),$$

mivel ilyenkor az első  $M$  igény között oszlik meg a kiszolgálási ráta, és azon belül  $1/M$  eséllyel a kitüntetett igényt szolgálja ki a szerver.

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

$j = K$ , azaz tele buffer esetén nem történhet érkezés, csak kiszolgálás. Ha  $i \leq M$ , akkor is teljesül

$$f_{1,K}^*(s) = \dots f_{M,K}^*(s),$$

továbbá

$$f_{i,K}^*(s) = \frac{\mu_j}{\mu_j + s} \left( \frac{M-1}{M} f_{i-1,M-1}^*(s) + \frac{1}{M} \cdot 1 \right),$$

## Kiszolgálási idő eloszlás általános Markov-sorra

$j = K$ , azaz tele buffer esetén nem történhet érkezés, csak kiszolgálás. Ha  $i \leq M$ , akkor is teljesül

$$f_{1,K}^*(s) = \dots f_{M,K}^*(s),$$

továbbá

$$f_{i,K}^*(s) = \frac{\mu_j}{\mu_j + s} \left( \frac{M-1}{M} f_{i-1,M-1}^*(s) + \frac{1}{M} \cdot 1 \right),$$

Hasonlóan tele buffer, csak  $i > M$  esetén a kitüntetett igény biztosan nem kap kiszolgálást, így

$$f_{i,K}^*(s) = \frac{\mu_j}{\mu_j + s} f_{i-1,M-1}^*(s).$$

## Inverz Laplace-transzformáció

Minden  $(i, j)$  párra  $(1 \leq i \leq j \leq K)$  felírva az előző egyenleteket, kapunk egy egyenletrendszert, ami lineáris az  $f_{i,j}^*(s)$  változókban  $\rightarrow$  meg tudjuk oldani, ezzel a  $f_{i,j}^*(s)$  függvények megvannak.

## Inverz Laplace-transzformáció

Minden  $(i, j)$  párra  $(1 \leq j \leq j \leq K)$  felírva az előző egyenleteket, kapunk egy egyenletrendszert, ami lineáris az  $f_{i,j}^*(s)$  változóiban  $\rightarrow$  meg tudjuk oldani, ezzel a  $f_{i,j}^*(s)$  függvények megvannak.

Ezután a dinamikus egyenletekből kiszámoljuk a sorhossz stacionárius eloszlását:  $v_{st} = (x_0, x_1, \dots, x_K)$ . Figyelem! Ha  $\lambda_i$  nem konstans, akkor egy véletlen beérkező igény nem a sorhossz stacionárius eloszlását látja! Ehelyett  $v_{st}$ -t újra kell súlyozni a  $\lambda_i$  érkezési rátákkal:

$$y_i = \frac{\lambda_i x_i}{\sum_{i=0}^{K-1} \lambda_i x_i} \quad i = 0, \dots, K - 1.$$

## Inverz Laplace-transzformáció

Minden  $(i, j)$  párra  $(1 \leq j \leq j \leq K)$  felírva az előző egyenleteket, kapunk egy egyenletrendszert, ami lineáris az  $f_{i,j}^*(s)$  változóiban  $\rightarrow$  meg tudjuk oldani, ezzel a  $f_{i,j}^*(s)$  függvények megvannak.

Ezután a dinamikus egyenletekből kiszámoljuk a sorhossz stacionárius eloszlását:  $v_{st} = (x_0, x_1, \dots, x_K)$ . Figyelem! Ha  $\lambda_i$  nem konstans, akkor egy véletlen beérkező igény nem a sorhossz stacionárius eloszlását látja! Ehelyett  $v_{st}$ -t újra kell súlyozni a  $\lambda_i$  érkezési rátákkal:

$$y_i = \frac{\lambda_i x_i}{\sum_{i=0}^{K-1} \lambda_i x_i} \quad i = 0, \dots, K-1.$$

Amikor egy igény megérkezik egy  $i$  hosszú sorba, akkor ő az utolsó lesz és a sor hossza  $i+1$  lesz, így egy véletlen igény kiszolgálási idejének Laplace-transzformáltja

$$f^*(s) = \sum_{i=0}^{K-1} y_i f_{i+1, i+1}^*(s).$$

## Inverz Laplace-transzformáció

Ha  $f^*(s)$  ismert, akkor egyszerűbb esetekben  $f(t)$  visszakapható analitikusan. A gyakorlatban azért többnyire numerikus inverz Laplace transzformációt végzünk. Általában  $f^*(s)$  bizonyos (esetleg komplex) pontbeli értékeinek lineáris kombinációval közelítjük  $f(t)$ -t:

$$f(t) \approx \sum_{k=1}^N \frac{\eta_k}{t} f^*\left(\frac{\beta_k}{t}\right),$$

ahol a  $\beta_k$  alappontokra és  $\eta_k$  súlyokra többféle választás is lehetséges.

# Inverz Laplace-transzformáció

Ha  $f^*(s)$  ismert, akkor egyszerűbb esetekben  $f(t)$  visszakapható analitikusan. A gyakorlatban azért többnyire numerikus inverz Laplace transzformációt végzünk. Általában  $f^*(s)$  bizonyos (esetleg komplex) pontbeli értékeinek lineáris kombinációval közelítjük  $f(t)$ -t:

$$f(t) \approx \sum_{k=1}^N \frac{\eta_k}{t} f^*\left(\frac{\beta_k}{t}\right),$$

ahol a  $\beta_k$  alappontokra és  $\eta_k$  súlyokra többféle választás is lehetséges.

Bővebben ajánlom a

<http://inverselaplace.org/>

honlapot, ahol többek között python implementáció is található.