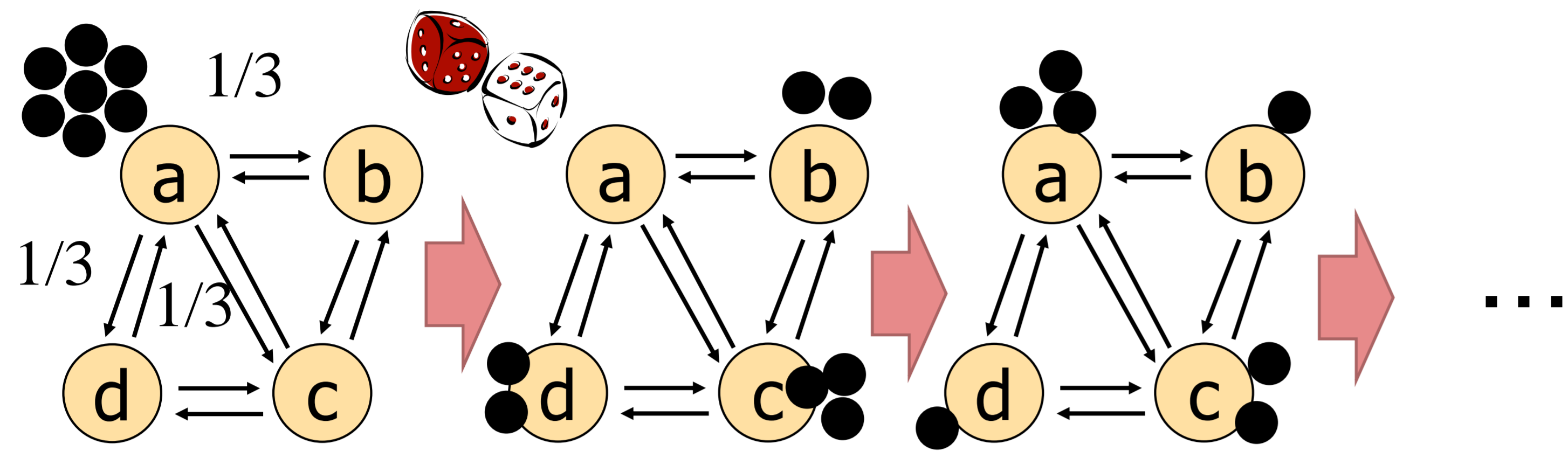


ランダムウォークの脱乱択化

白髪丈晴, 山内由紀子, 来嶋秀治, 山下雅史 (九州大学)

ランダムウォーク (マルコフ連鎖)

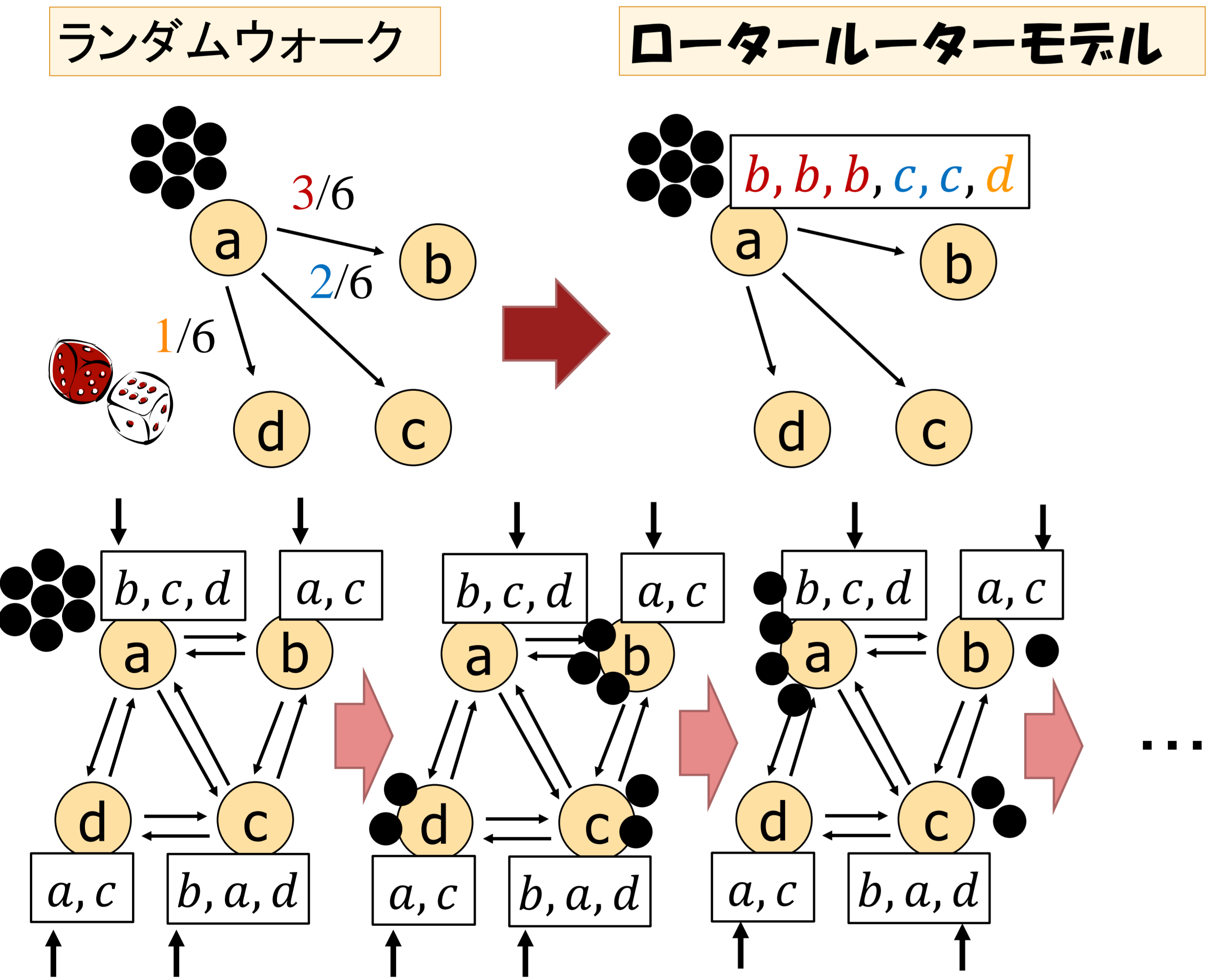
- トークン(サンプル)を**ランダム**にばらまく



- 応用: ランダムサンプリング, 近似**数え上げ**
 - 2部グラフの完全マッチング, linear extension, 0-1ナップサック解...etc

ロータールーターモデル

- トークンを**順番**にばらまく



● 単一頂点誤差に関する既存研究

$\chi_w^{(T)}$: RRMのトークン数(時刻 T , 頂点 w)
 $\mu_w^{(T)}$: RWのトークン数の期待値(時刻 T , 頂点 w)
 V : 頂点集合
 A : 辺集合(多重辺含む)

Cooper et al. 2006	n 次元整数格子点 (無限)	$ \chi_w^{(T)} - \mu_w^{(T)} \leq c_n$ ($c_1 = 2.29, c_2 = 7.29$)
Kijima et al. 2011	一般の遷移確率行列 P (P : 既約, 可逆, lazy)	$ \chi_w^{(T)} - \mu_w^{(T)} = O(V A)$
Akbari et al. 2013	d 次元超立方体上	$ \chi_w^{(T)} - \mu_w^{(T)} = O(d^{1.5})$

総トークン数 M に依存しない!

何個トークンを遷移させても,

2次元整数格子点上なら7.29以上はズレない

ロータールーターは無理数が扱えない!

→ロータールーターモデルを一般化

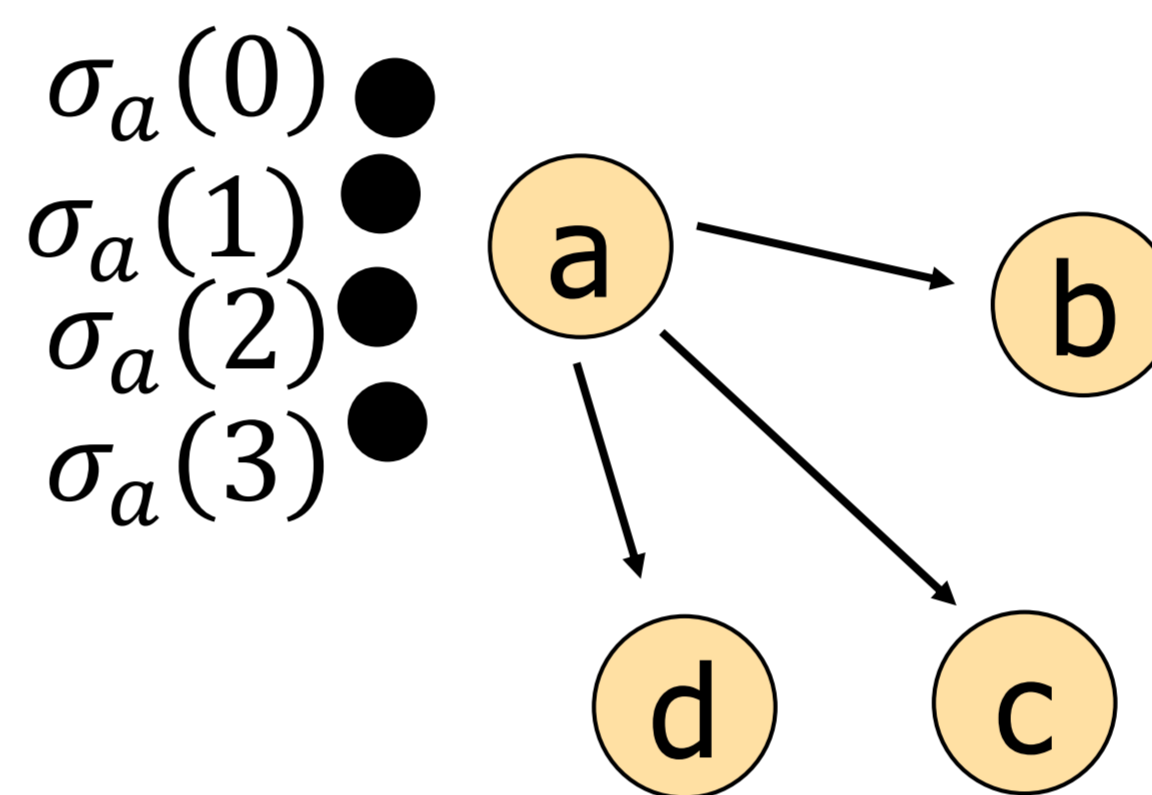
関数ルーターモデル

- トークンを**関数に従って**ばらまく

関数ルーター $\sigma_v(i) (\in N(v))$

頂点 v で i 番目に発射されるトークンは $\sigma_v(i)$ へ遷移

関数ルーターモデル



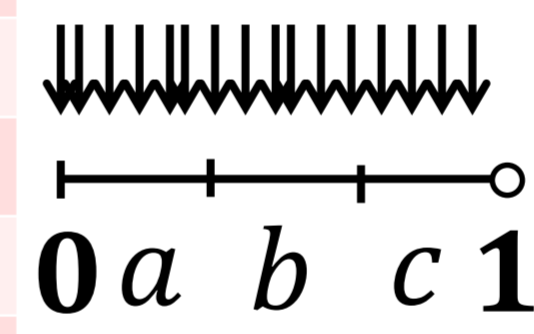
比率通りにトークンを発射するような関数を用いる!!

$|I_{v,u}[0, i] - i \cdot P_{v,u}|$ が小さくなる

(v から u へ遷移するトークン数(i 個中))

● van-der-Corput列

$(i)_2$	$(\psi(i))_2$	i	$\psi(i)$
0	0	0	0
1	0.1	1	1/2
10	0.01	2	1/4
11	0.11	3	3/4
100	0.001	4	1/8
101	0.101	5	5/8
110	0.011	6	3/8
...



● 貪欲ルーター

貪欲ルーター (Tijdeman, Angel et al.)

$$T_i(v) = \{u \in N(v) \mid I_{v,u}[0, i] - (i+1)P_{v,u} < 0\}$$

とし, $\frac{1+I_{v,u}[0, i] - (i+1)P_{v,u}}{P_{v,u}}$ を最小化する

$u^* \in T_i(v)$ を $\sigma_v(i)$ とする

- 無理数を扱える!!

主結果

Shiraga et al. 2013

P : エルゴード的, 可逆

$$|\chi_w^{(T)} - \mu_w^{(T)}| \leq \frac{3\pi_w}{\pi_{min}} t^* \Delta \Psi_\sigma$$

Δ : グラフの最大次数

t^* : P の混交度

(mixing rate)

π : P の定常分布

混交時間が小さいと誤差も小さい!

威力を発揮する構造	既存のバウンド (n : 入力サイズ)	主定理
0-1ナップサック解	$O(2^n)$	$O(n^{5.5})$
Linear Extension	$O(n!)$	$O(n^4 \log n)$
G中のマッチング	$O(2^n)$	$O(n^6 \log n)$

Ψ_σ 比率との差

$$\max |I_{v,u}[x, x+y] - y \cdot P_{v,u}|$$

貪欲ルーター $\Psi_\sigma = 2$

van-der-Corput $\Psi_\sigma = 2 \log(M+1)$

ロータールーター $\Psi_\sigma = \max_v \delta(v)$