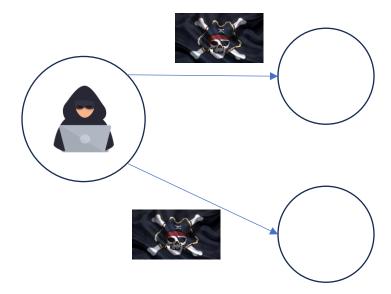
# Sisteme și algoritmi distribuiți Curs 7

# Defecte bizantine (reluare)

### Defect Bizantin

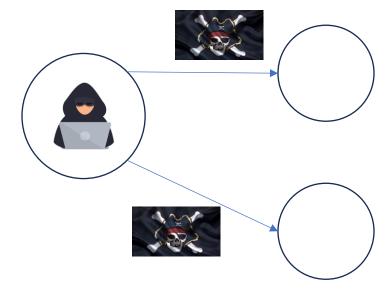
Sub defect bizantin nodurile se comportă malițios, perturbând activitatea întregului sistem (e.g. comportament arbitrar):

- Livrează mesaje atipice execuției algoritmului local
- Actualizează starea după reguli atipice execuției algoritmului local



### Defect Bizantin

**Teorema [Lynch]**. Într-un sistem distribuit sunt necesare n > 3s procese pentru toleranța a s defecte bizantine.



# Consens distribuit (cu procese defecte)

Starea (valoarea) uniformă a nodurilor unui sistem distribuit.

Condiția de acord: Nu există două procese corecte care decid valori diferite.

Condiția de validitate: Dacă valoarea inițială a proceselor este v, atunci consensul se atinge cu valoarea uniformă v.

Condiția de terminare (algoritm): Într-un algoritm de consens, orice nod corect din sistem va decide eventual la un moment de timp.

În general, decizia se reduce la evaluarea funcției de consens  $f(\cdot)$  în x(0).

# Consens distribuit (cu procese defecte)

#### Ipoteze:

- Sistem cu n procese si maxim s defecte (bizantine)
- Pentru început, considerăm graf complet al sistemului.
- Presupunem că numărul de noduri din sistem satisface: n > 4s.
- Fiecare nod își cunoaște indexul în sistem.

# Algoritmul ByzFlood

#### Algoritm **ByzFlood**(Maj()):

```
M_i: - int x(0) (starea inițială, inițial egal cu v_i)
```

- int s, integer (număr maxim de defecte)
- int t, integer, inițial 0

% Fiecare iterație are 2 runde (t contorizează iterații)

#### Funcție transformare nod i ():

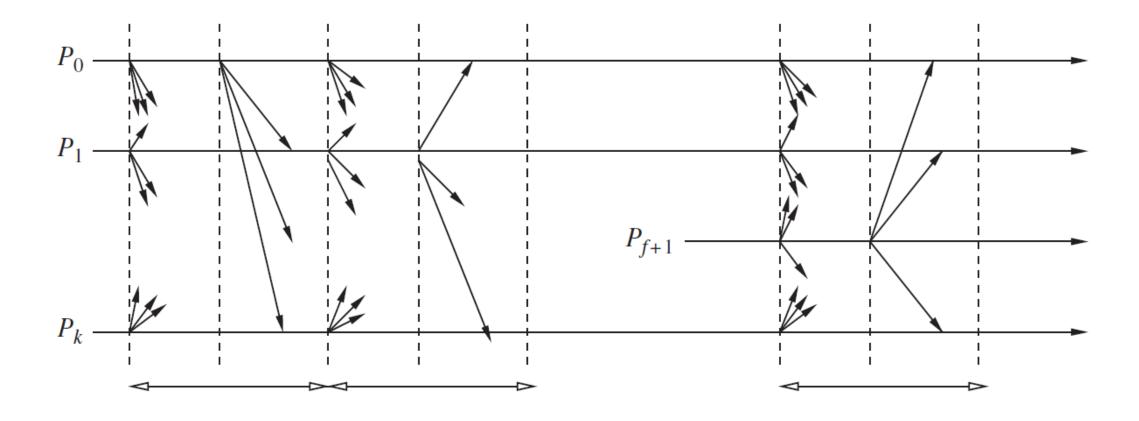
#### % Runda 1

- 1. Bcast(x(0)) % difuzează x(0)
- 2. Fie U mulțimea mesajelor  $v_i = x_i(t)$  primite restul nodurilor
- 3. Majority(t) = Maj(U)
- 4. mult(t) = numărul de apariții al valorii Majority(t)

#### % Runda 2

- 1. If (i==t): % nodul leader/king
  - 1. Bcast(Majority(t))
- **2.** Else: recv(Tie,  $P_t$ )
- 3. If (mult(t) > n/2 + s):
  - 1. x(t) := Majority(t)
- **4. Else**: x(t): = Tie
- 5. If (t>s+1):
  - 1. Return x(t)
- 6. t := t+1

# Algoritmul ByzFlood



#### Exemplu ByzFlood(s = 1)

$$P_{1} = x_{1}(0) = 1$$

$$x_{2}(0) = 0$$

$$P_{2} = x_{3}(0) = 0$$

$$P_{3} = x_{4}(0) = 1$$

$$P_{4} = x_{5}(0) = 1$$

$$P_{6} = x_{6}(0) = 1$$

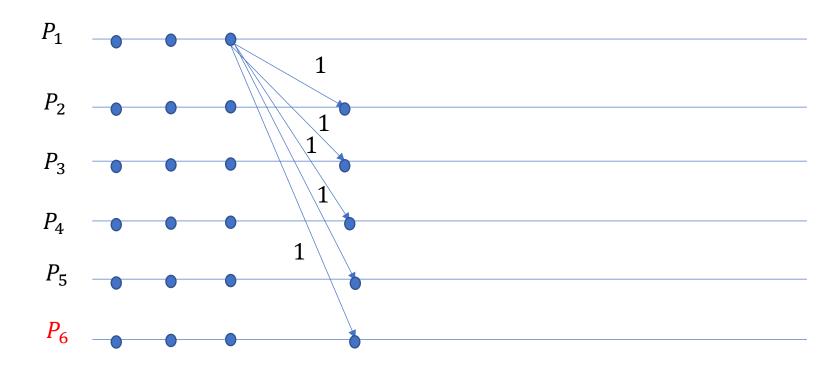
$$t = 0 (n > 3s, P_6 defect arbitrar)$$



t = 1:  $Bcast(x_i(0))$ 

```
Maj([1,0,0,1,1,0]) = 1, mult = 3
P_1
         Maj([1,0,0,1,1,0]) = 1, mult = 3
P_2
          Maj([1,0,0,1,1,0]) = 1, mult = 3
P_3
          Maj([1,0,0,1,1,0]) = 1, mult = 3
P_4
          Maj([1,0,0,1,1,0]) = 1, mult = 3
P_5
         Maj([1,0,0,1,1,0]) = 0, mult = 3
P_6
```

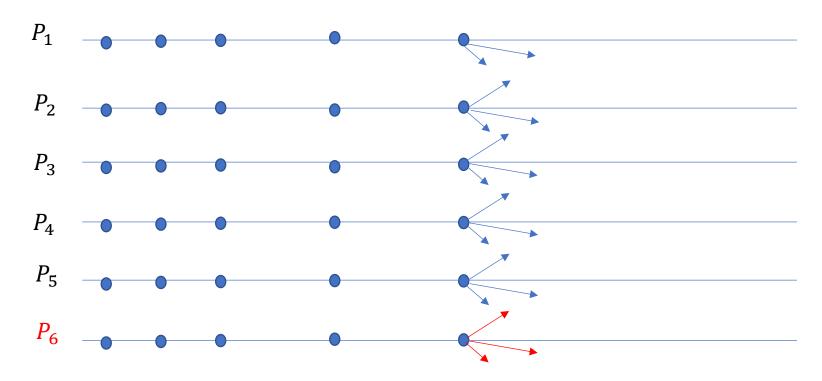
t = 1 : Calcul Maj(U), mult



 $t = 1: King \rightarrow Bcast(majority)$ 

$$x_{1}(1) = 1$$
 $x_{2}(1) = 1$ 
 $x_{2}(1) = 1$ 
 $x_{3}(1) = 1$ 
 $x_{4}(1) = 1$ 
 $x_{5}(1) = 1$ 
 $x_{6}(1) = 0$ 

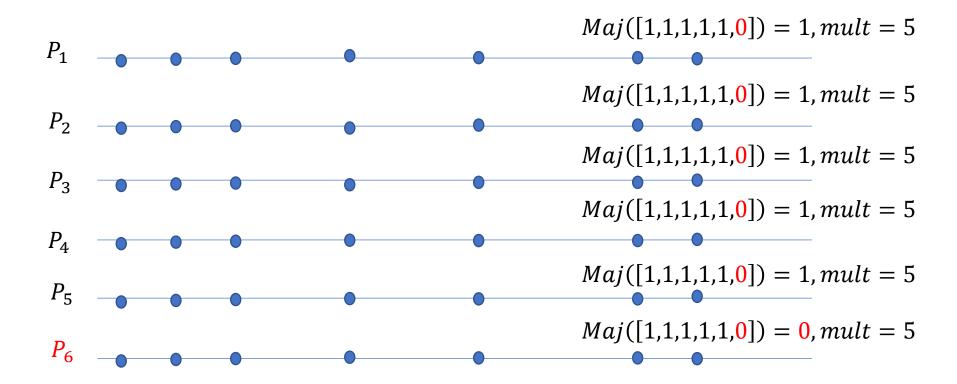
$$t = 1$$
:  $mult < \frac{n}{2} + s = 4 \Rightarrow majority = king - tie$ 



t = 2:  $Bcast(x_i(1))$ 

$$P_1$$
 $Maj([1,1,1,1,0]) = 1, mult = 5$ 
 $P_2$ 
 $Maj([1,1,1,1,1,0]) = 1, mult = 5$ 
 $P_3$ 
 $Maj([1,1,1,1,1,0]) = 1, mult = 5$ 
 $Maj([1,1,1,1,1,0]) = 1, mult = 5$ 
 $P_4$ 
 $P_5$ 
 $Maj([1,1,1,1,1,0]) = 1, mult = 5$ 
 $Maj([1,1,1,1,1,0]) = 0, mult = 5$ 

$$t = 2$$
: Calcul Maj(U),  $mult = 5 > \frac{n}{2} + s = 4 \Rightarrow majority = 1$ 



Consensul se obține la t=2; persistă și în restul iterațiilor s  $+1 \ge t > 2$ .

# Algoritmul ByzFlood

#### Algoritm **ByzFlood**(Maj()):

```
M_i: - int x(0) (starea inițială, inițial egal cu v_i)
```

- int s, integer (număr maxim de defecte)
- int t, integer, initial 0

#### Funcție transformare nod i ():

#### % Runda 1

- 1. Bcast(x(0)) % difuzează x(0)
- 2. Fie U mulțimea mesajelor  $v_i = x_i(t)$  primite restul nodurilor
- 3. Majority(t) = Maj(U)
- 4. mult(t) = numărul de apariții al valorii Majority(t)

#### % Runda 2

- 1. If (i==t): % nodul leader/king
  - 1. Bcast(Majority(t))
- **2.** Else:  $recv(Tie, P_t)$
- 3. If (mult(t) > n/2 + s):
  - 1. x(t) := Majority(t)
- **4.** Else: x(t): = Tie
- 5. If (t>s+1):
  - 1. Return x(t)
- 6. t := t+1

#### Analiza convergentei:

- 1. Între cele s+1 iterații există cel puțin una (să zicem k) în care nodul king este nod corect.
- 2. La iterația k, două noduri  $P_i$  și  $P_j$  se pot afla în situațiile:
- $P_i$  și  $P_j$  actualizează  $x_i$  și  $x_j$  pe baza majorității (dacă valoarea majorității este b, atunci mult> n/2 + s; de aceea majoritatea proceselor adoptă valoare b)
- $P_i$  și  $P_j$  actualizează  $x_i$  și  $x_j$  pe baza Tie
- $P_i$  act. pe baza majorității și  $P_j$  actualizează pe baza Tie.  $P_i$  are mult> n/2 + s. De asemenea, și  $P_k$  are primit cel puțin n/2 voturi pentru aceeași valoare.
- 3. Dacă s-a atins consensul la iterația k, atunci va persista si in iteratiile subsecvente.

În cele 3 situații  $P_i$  și  $P_i$  ajung la consens.

#### Concluzii

- În grafuri conexe ne-complete pierdem funcția de **Bcast**; de aceea sunt necesare rutine robuste de difuzare (bazate pe istoric)
- Fără indexul de proces pierdem runda de difuzare executată de procesul king (emulare index prin mesaje speciale)
- Renunțând la ipoteze, probleme devine tot mai grea
- Alți algoritmi: Paxos (asemănător cu ByzFlood, bazat pe quorum-uri), Raft, Chandra-Toueg, Gossip, etc.
- În practică se urmărește implementarea algoritmilor specifici sistemelor *asincrone*.

# Înapoi la sincronizare: Ceasuri logice și cauzalitate

#### **Executie - traiectorie**

**SD** supuse la defecte: posibile pierderi pe comunicația de mesaje (*packets loss*) sau defecte pe noduri (*crash-faults*). Procesele pornesc din starea inițială x(0). O traiectorie/execuție este un șir (in)finit x(0), e(1), x(1), e(2), x(2), ...

### Ordonarea evenimentelor

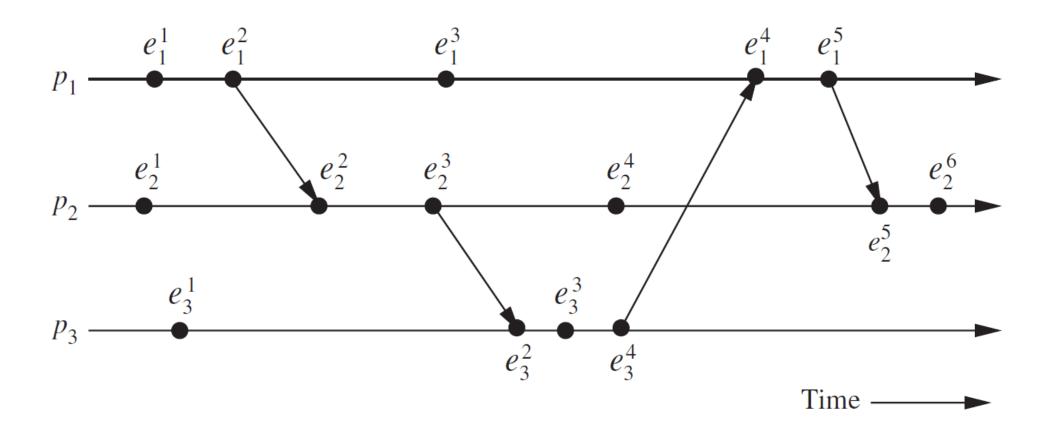
Ordinea evenimentelor din traiectoria unui sistem distribuit redă influența unui proces (nod) asupra altor procese.

Cauzalitatea reprezintă relația dintre două (sau mai multe) evenimente în care unul are o posibilă influență asupra celorlate.

Un eveniment  $e^1$  (localizat în  $P_i$ ) poate influența cauzal evenimentul  $e^2$  numai dacă  $e^1$  are loc înaintea lui  $e^2$  la  $P_i$  (fiecare nod are o execuție locală secvențială).

Procesul  $P_i$  poate influența  $P_j$  doar livrând un mesaj către  $P_j$ . De aceea, un eveniment  $e^1$  (localizat în  $P_i$ ) poate influența cauzal evenimentul  $e^2$  din  $P_j$  numai dacă  $e^1$  este evenimentul care trimite mesaj m de la  $P_i$  la  $P_j$ , iar  $e^2$  este evenimentul de primire la  $P_j$ .

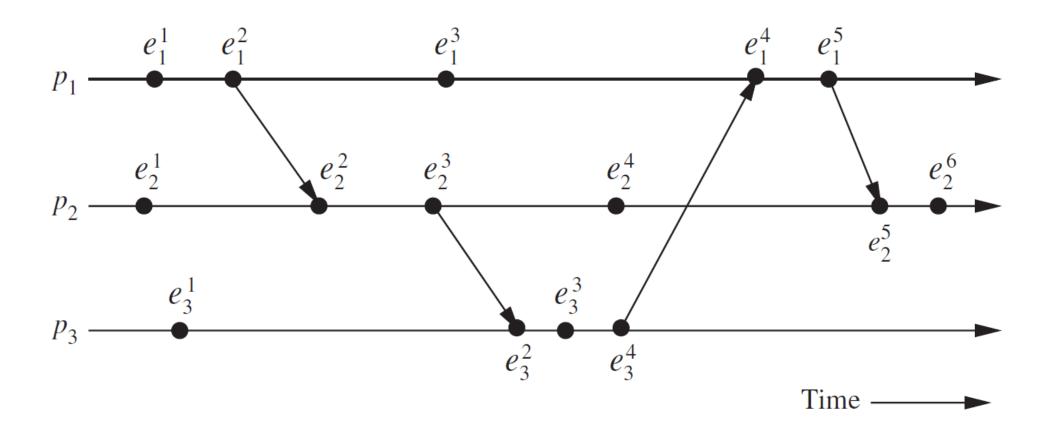
În al treilea caz,  $e^1$  poate influența cauzal pe  $e^2$  indirect prin alte evenimente cauzale.



Relația "întâmplat inainte" ("happens before")  $<_H$  sau  $\rightarrow$  între două evenimente  $e^1$  și  $e^2$  denotă ordinea cauzală, și are loc dacă unul dintre următoarele cazuri este adevărat:

- 1.  $e^1$  și  $e^2$  au loc pe același procesor și  $e^1$  are loc înaintea lui  $e^2$  ( $e^1 \rightarrow e^2$ )
- 2.  $e^1$ este livrarea mesajului m de  $P_i$  la  $P_j$ , iar  $e^2$  este evenimentul de primire la  $P_j$
- 3. Există  $e^t$  astfel încât  $e^1 \rightarrow e^t$  și  $e^t \rightarrow e^2$

Două evenimente sunt *concurente*  $e^1||e^2$  dacă nici  $e^1 \rightarrow e^2$ , nici  $e^2 \rightarrow e^1$ nu au loc.



**Teoremă**. Fie  $E = \{x^0, e^1, x^1, e^2, x^2 ...\}$  și  $V = \{e^1, e^2, ...\}$ . De asemenea, notăm  $P = \{f^1, f^2, ...\}$  o permutare a lui V care păstrează ordinea cauzală, i.e.  $P = \{f^1, f^2, ...\}$  menține ordinea cauzală în V dacă:

$$\forall (f_i, f_j), f_i \rightarrow f_j \Rightarrow i < j.$$

Atunci  $P_i$  nu poate distinge între cele două traiectorii E și  $F = \{C^0, f^1, C_F^1, f^2, C_F^2, ...\}$ .

**Corolar**: Nu există un algoritm distribuit care observă ordinea globală a evenimentelor (i.e. diagram spațiu-timp) peste toate traiectoriile.

**Problemă:** Cum detectăm cauzalitatea locală a evenimentelor?

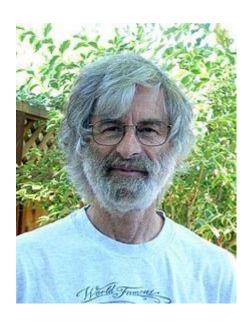
• Evenimentele locale ale unui singur proces sunt ordonate local.

#### Idee:

- Fiecare  $P_i$  păstrează o structură de date care cuprinde:
  - Un ceas logic local care măsoară progresul în  $P_i$
  - O reprezentare a vederii lui  $P_i$  asupra ceasului global. Permitem lui  $P_i$  să atașeze un marcaj al timpului evenimentelor sale.

Mecanism introdus de Leslie Lamport în 1978.

• Ceas logic = marcaj de timp C asociat unui eveniment



• Fiecare  $P_i$  întreține un ceas local  $C_i$  (scalar, care reflectă percepția locală și globală). La fiecare eveniment local (de calcul)  $C_i = C_i + d$  (d > 0).

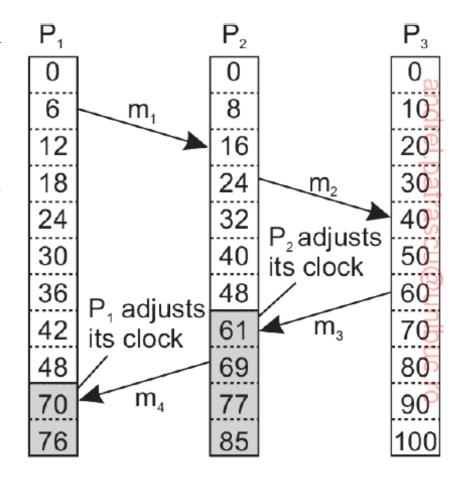
- De asemenea, la fiecare eveniment de comunicație  $P_i \rightarrow_m P_j$ 
  - $P_i$  atașează mesajului m valoarea curentă locală a ceasului  $C_i$
  - $P_j$  recepționează mesajul m și execută:  $C_j \coloneqq \max\{C_j, C_{msg}\}, C_j \coloneqq C_j + 1$

 $P_2$  ajustează ceasul său local folosind timpul primit de la  $P_3$  (increment d = 1)

 $P_1$  ajustează ceasul său local folosind timpul primit de la  $P_2$ 

### Proprietate de consistență:

 $A \rightarrow B$  implică C(A) < C(B)



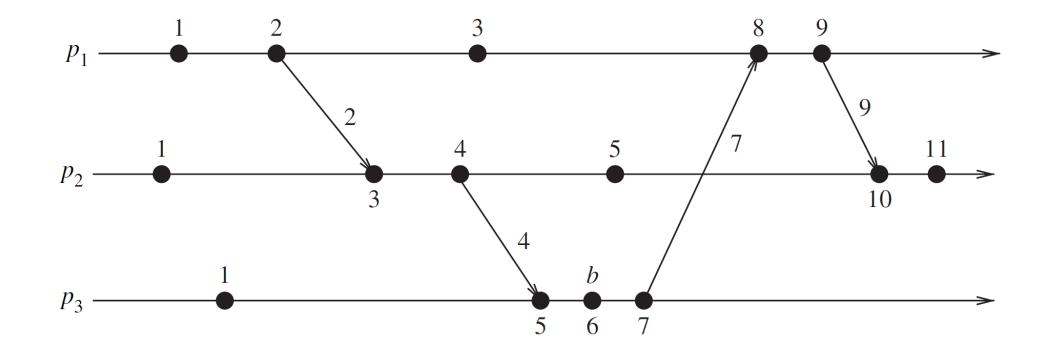
#### Algoritm de incrementare:

- 1. Înaintea execuției unei operații,  $P_i$  incrementează:  $C_i = C_i + 1$ .
- 2. Când procesul  $P_i$  livrează mesajul m către  $P_j$ , adaugă marcajul  $ts(m) := C_i$
- 3.  $P_j$  recepționează m, ajustează contorul local la:

$$C_j = \max\{C_j, ts(m)\}$$

și incrementează  $C_j$ .

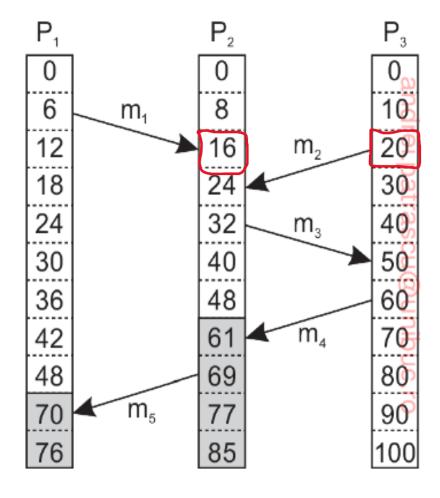
Nu are loc consistența tare: C(a) < C(b) nu implică a  $\rightarrow b$ Actualizarea unui ceas scalar nu reține valorile de timp ale vecinilor!



- Ceasurile logice scalare nu capturează cauzalitatea!
- Sunt necesare mai multe dimensiuni (vectori).

Printre primele referinte care au introdus ceasurile vectoriale:

Fidge, Colin J. (February 1988). <u>"Timestamps in message-passing systems that preserve the partial ordering"</u> (PDF). In K. Raymond (ed.). *Proceedings of the 11th Australian Computer Science Conference (ACSC'88)*. Vol. 10. pp. 56–66. Retrieved 2009-02-13.



Fiecare proces  $P_i$  stochează vectorul  $V_i$  de dimensiune n (inițializat la 0), unde n este numărul de procese

```
v_i[i] = nr. de evenimente executate pe P_i
```

 $v_i[j]$  = nr. de evenimente de care  $P_i$  știe că au fost executate pe  $P_j$ 

#### Noua actualizare:

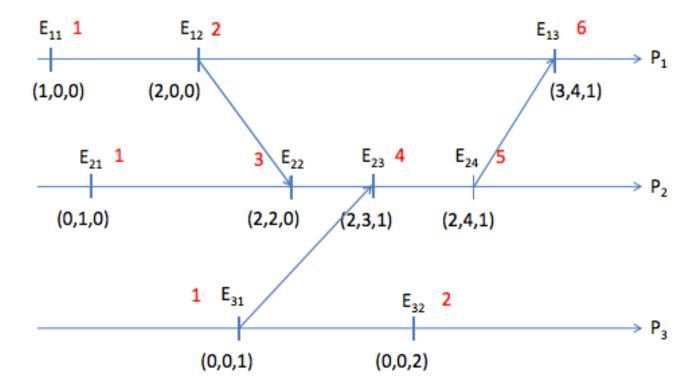
Eveniment local la  $P_i$ :  $V_i[i] = V_i[i] + 1$ 

Când m este livrat de  $P_i$  la  $P_j$  atașează  $V_i$  la mesajul m

Recepționează  $P_j$ :  $V_j[k] = \max(V_j[k], V_i[k])$ ,  $j \neq k$ ;  $V_j[j] = V_j[j] + 1$ 

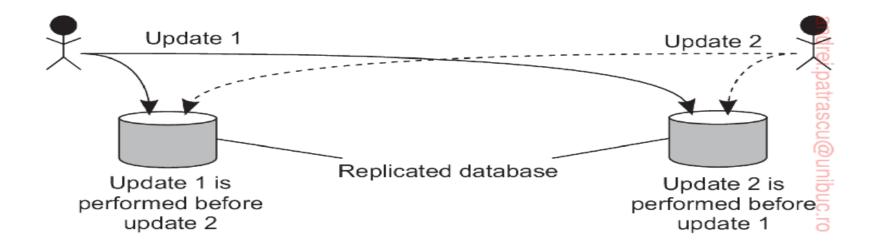
Nodul  $P_j$  primește informație despre nr. de evenimente despre care sursa  $P_i$  știe că au avut loc la procesul  $P_k$ !

- 1. Avem V(A) < V(B) dacă și numai dacă A precede cauzal pe B!
- 2. V(A) < V(B) se definește  $V(A) \le V(B)$  pentru toți i și  $\exists k \ a$ . î. V(A)[k] < V(B)[k]
- 3. A și B sunt concurente dacă și numai dacă V(A)! < V(B) și V(B)! < V(A)



# Aplicații

- Consistenta baze de date (e.g. Amazon Dynamo)
- Rezolvare conflicte
- Sisteme bancare



W: x=x+10

Bob has a deposit in a bank in Bucharest; he cached his last salary, before the bank to pay 10% interest at the final of year;

Bucuresti

Brasov

Cluj-Napoca

W: x=x+10

Bob has a deposit in a bank in Bucuresti; he cached his last salary, before the bank to pay interest at the final of year

Bucuresti

Brasov

The bank of Bucharest has to update its replicas from two other places: Brasov and Cluj-Napoca

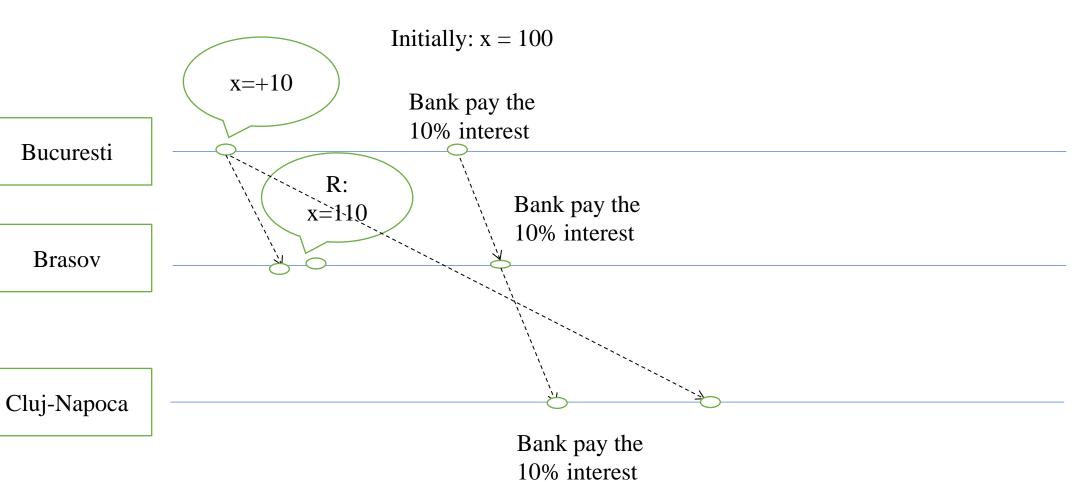
When replica receive the message Is requested to write the new value

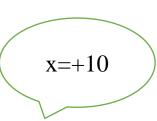
Cluj-Napoca

However, we assume that a permanent commit operation is realized only when a read is requested

Bucuresti

**Brasov** 





Initially: x = 100

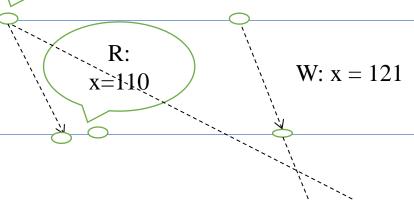
W: x = 121

Bucuresti: x = 100

Brasov:

x = 100

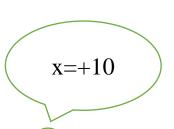
Cluj-Napoca: x = 100



W: x = 110

W: x = 120

In third replica, the final sum results in 120 since it attempts to realize the write operations in reversed order; What to do?



Initially: x = 100

W: x = 121

Bucuresti: x = 100

Brasov:

x = 100

Cluj-Napoca: x = 100



W: x = 110

W: x = 120

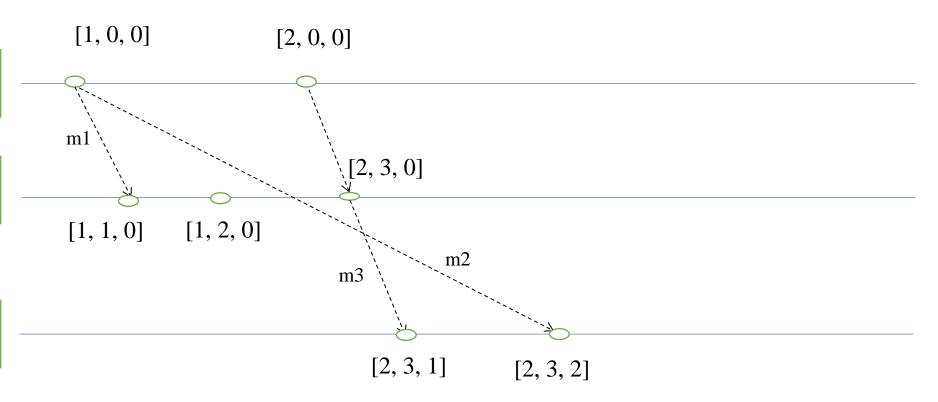
In third replica, the final sum results in 120 since it attempts to realize the write operations in reversed order; What to do? **Vector clocks** 

Initially: x = 100

Bucuresti: x = 100; V1

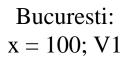
Brasov: x = 100; V2

Cluj-Napoca: x = 100; V3



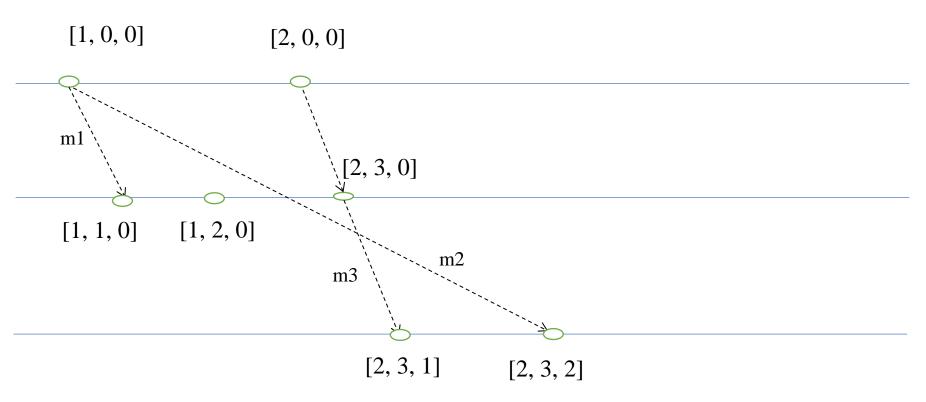
Timestamps: ts(m1) = [1, 0, 0]; ts(m2) = [1, 0, 0]; ts(m3) = [2, 3, 0]Vector clocks: V1(send(m2)) < V2(send(m3))

Initially: x = 100



Brasov: x = 100; V2

Cluj-Napoca: x = 100; V3



Timestamps: ts(m1) = [1, 0, 0]; ts(m2) = [1, 0, 0]; ts(m3) = [2, 3, 0]

Vector clocks: V1(send(m2)) < V2(send(m3)), therefore

m2 update operation happened before m3 update operation m2 update causally precedes m3 update



Initially: x = 100

W: x = 121

Bucuresti: x = 100

Brasov:

x = 100

x=110 W: x = 121

Cluj-Napoca: x = 100

W: x = 110

W: x = 120

Third replica can easily determine that its write operations have wrong order based on vector clocks

#### Câteva dezavantaje:

- Dimensiunea mesajelor la fiecare iterație este egală cu numărul de noduri total
- Dacă CV este atașat unui obiect cu mai multe câmpuri, atunci modificarea unui singur câmp necesită actualizarea CV la nivel de obiect și pasarea întregului obiect între procese.
- Conflictele non-cauzale nu pot fi rezolvate cu CV
- În general, CV doar indică apariția unui conflict, nu și modul de rezolvare.