

Μοντελοποίηση συμπεριφοράς σμήνους με boids #2

Κ. Φουτζόπουλος¹, Ιανουάριος 2021

για το μάθημα “Υπολογιστική Βιοφυσική”

1. Τμήμα Φυσικής, ΑΠΘ, ΠΜΣ Υπολογιστικής Φυσικής, <kfoutzop@auth.gr>

1 Προσομοίωση

```
mutable struct Boid
```

```
    id; pos; vel
```

```
    dv; av; ds
```

```
    w0; ws; wa; wc
```

```
    vmax
```

```
end
```

```
dis(bi, bj) = norm(bi.pos - bj.pos)
```

```
ang(bi, bj) = acos(dot(bi.vel, bj.pos)/(norm(bi.vel)*norm(bj.pos)))
```

```
dim(b) = length(b.pos)
```

```
B = initialize()
```

```
while true
```

```
    draw(B)
```

```
    flock!(B)
```

```
end
```

```
function flock!(set B, time tau)
  B0 = copy(B)
  for bi in B
    deli = neighbors(bi, B0)

    si = seperate(bi, deli)
    ai = align(bi, deli)
    ci = cohere(bi, deli)

    bi.vel += bi.ws*si + bi.wa*ai + bi.wc*ci
    bi.pos += tau*bi.vel
  end
end
```

$$\partial_i = \{b_{j \neq i} \in \mathcal{B}: |\mathbf{p}_i - \mathbf{p}_j| < d_\nu \wedge \text{ang}(\mathbf{u}_i, \mathbf{p}_j) < a_\nu\} \quad \text{ang}(\mathbf{u}_i, \mathbf{p}_j) = \cos^{-1} \frac{\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{p}_j}{|\mathbf{u}_i| |\mathbf{p}_j|}$$

```
function neighbors(boid bi, set B)
  deli = [bj for each bj in B if
    bi != bj and dis(bi, bj) < bi.dv and ang(bi, bj) < bi.av]
  return deli
end
```

$$s_i = - \sum_{b_j \in \partial_i: s_{ij} < d_s} (\mathbf{p}_j - \mathbf{p}_i) \quad s_{ij} = |\mathbf{p}_j - \mathbf{p}_i|$$

```
function seperate(boid bi, set deli)
    si = zeros(dim(bi))
    for each bj in deli
        if dis(bi, bj) < bi.ds
            si -= bj.pos - bi.pos
        end
    end
    return si
end
```

$$\mathbf{a}_i = \frac{1}{|\partial_i|} \sum_{b_j \in \partial_i} \mathbf{u}_j - \mathbf{u}_i$$

```
function align(boid bi, set deli)
    ai = zeros(dim(bi))
    if isempty(deli)
        return ai
    end
    for each bj in deli
        ai += bj.vel
    end
end
```

```
    return ai/length(deli) - bi.vel  
end
```

$$\mathbf{c}_i = \frac{1}{|\partial_i|} \sum_{b_j \in \partial_i} \mathbf{p}_j - \mathbf{p}_i$$

```
function cohere(boid bi, set deli)  
    ci = zeros(dim(bi))  
    if isempty(deli)  
        return ci  
    end  
    for each bj in deli  
        ci += bj.pos  
    end  
    return ci/length(deli) - bi.pos  
end
```

```
function flock!(set B, time tau)
  for each bi in B
    ...
    wd = wind(wind_accel)
    wr = wander(bi)
    bp = bound_position(bi)

    bi.vel += bi.ws*si + bi.wa*ai + bi.wc*ci + wd + wr + bp
    limit_velocity!(bi)
    ...
  end
end
```

$$|\mathbf{u}'_i| > u_{\max} \rightarrow \mathbf{u}'_i \rightarrow (\mathbf{u}'_i / |\mathbf{u}'_i|) u_{\max}$$

```
function limit_velocity!(boid bi)
    vmag = norm(bi.vel)
    if vmag > bi.vmax
        bi.vel *= bi.vmax/vmag
    end
end

function wind(vec accel)
    return accel
end

function wander(boid bi)
    return bi.wf*bi.vel*rand(dim(bi))
end

function bound_position(boid bi)
    dv = zeros(dim(bi))
    for (i, pi) in enumerate(bi.pos)
        if pi < bi.pmin[i]
            dv[i] = bi.vmax
        else if pi > bi.pmax[i]
            dv[i] = -bi.vmax
        end
    end
end
```



```
    end  
  end  
  return dv  
end
```

$$\partial_i^{\text{nn}} = \{b_{j \neq i} \in \mathcal{B} : |\mathbf{p}_i - \mathbf{p}_j| \leq d_{\text{nn}}(n_c)\} \quad d_{\text{nn}}(n) = \max(d : \#\{b_{j \neq i} \in \mathcal{B} : |\mathbf{p}_i - \mathbf{p}_j| \leq d\} = n)$$

```
function neighbors(boi b, set B)
    deli = partialsort(B, 2:(b.nc + 1), by = bj -> dis(b, bj))
    return deli
end
```

```

function flock!(set Ba, set Bb, time tau)
  for each bi in Ba
    ...
    pe = evade(bi, Bb)
    bp = bound_position(bi)

    bi.vel += bi.ws*si + bi.wa*ai + bi.wc*ci + ev + bp
    limit_velocity!(bi)
    ...
  end

  for bi in Bb
    si = seperate(bi, Bb)
    pu = pursuit(bi, B0, c=tau)
    bp = bound_position(bi)

    bi.vel += bi.ws*si + pu + bp
    limit_velocity!(bi)
    ...
  end
end
end

```

$$\Delta \mathbf{u}_i = \frac{\mathbf{p}'_{ic}}{|\mathbf{p}'_{ic}|} u - \mathbf{u}_i \quad \mathbf{p}'_{ic} = \mathbf{c}'_g - \mathbf{p}_i \quad \mathbf{c}'_g = \sum_{j: |\mathbf{p}_{ij}| < d_p} (\mathbf{p}_j + c |\mathbf{p}_{ij}| \mathbf{u}_j)$$

```

function pursuit(bi, 0; c)
    cg = zeros(dim(bi))
    for each bj in 0
        if dis(bi, bj) < bi.ed
            cg += bj.pos + c*dis(bi, bj)*bj.vel
        end
    end
    if cg != zeros(dim(bi))
        pit = cg - bi.pos
        dv = (pit/norm(pit))*bi.vmax - bi.vel
        return dv
    else
        dv = zeros(dim(bi))
        return dv
    end
end

```

$$\Delta \mathbf{u}_i = -\frac{\mathbf{p}'_{it}}{|\mathbf{p}'_{it}|} u - \mathbf{u}_i \quad \mathbf{p}'_{ij} = c |\mathbf{p}_{ij}| \mathbf{u}_t - \mathbf{p}_i \quad j = \min(k: |\mathbf{p}_{ik}| < d_e)$$

```

function evade(bi, 0; c)

```

```
bj = partialsort(0, 1, by = bj -> dis(bi, bj))
if dis(bi, bj) < bi.ed
  pit = (bj.pos + c*dis(bi, bj)*bj.vel) - bi.pos
  dv = -(pit/norm(pit))*bi.vmax - bi.vel
  return dv
else
  dv = zeros(dim(bi))
  return dv
end
end
end
```

2 Ρεαλισμός

τάξη ή πόλωση ομάδας

$$p_g(t) = \frac{1}{n} \left| \sum_i \frac{\mathbf{u}_i(t)}{|\mathbf{u}_i(t)|} \right|$$

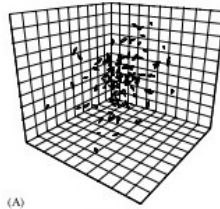
τροαχιακή ορμή ομάδας

$$m_g(t) = \frac{1}{n} \left| \sum_i \mathbf{r}_{ic}(t) \times \mathbf{u}_i(t) \right| \quad \mathbf{r}_{ic} = \mathbf{r}_i - \mathbf{c}_g \quad \mathbf{c}_g(t) = \frac{1}{n} \sum_i \mathbf{r}_i(t)$$

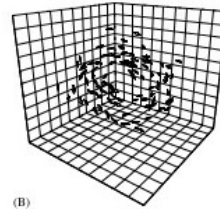
επέκταση σμήνους

$$e(t) = \frac{1}{n} \sum_i |\mathbf{r}_i - \mathbf{c}_g| \quad \mathbf{c}_g(t) = \frac{1}{n} \sum_i \mathbf{r}_i(t)$$

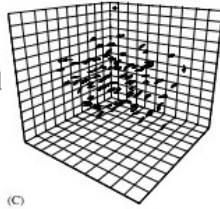
Swarm



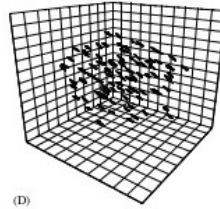
Torus



Dynamic Parallel

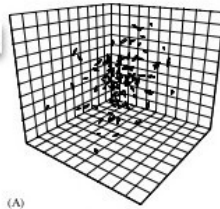


Highly Parallel



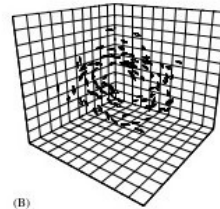
low p_{group} , low m_{group}

Swarm



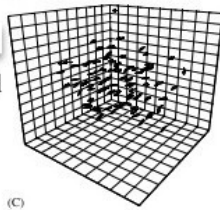
low p_{group} , high m_{group}

Torus



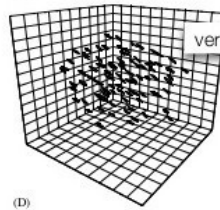
high p_{group} , low m_{group}

Dynamic Parallel



very high p_{group} , low m_{group}

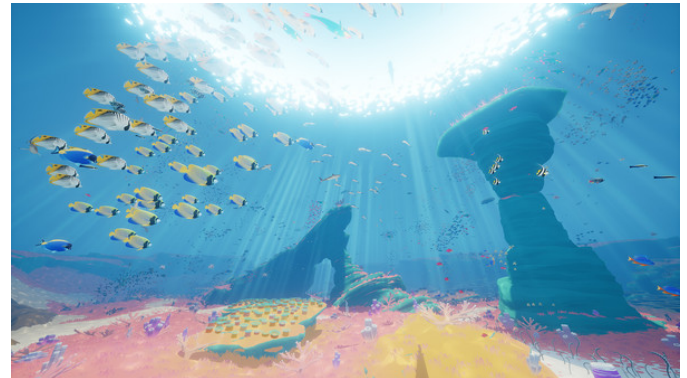
Highly Parallel



p_{group} = group polarization ; m_{group} = group angular momentum

3 Εφαρμογές

- κινούμενα γραφικά (animation)
ταινίες, π.χ. Batman Returns (1992)
τηλεοπτικές σειρές, π.χ. Doctor Who, “A Christmas Carol”
βιντεοπαιχνίδια, π.χ. Abzû



- ρομποτικά σμήνη (swarm robotics)
π.χ. μη-επανδρωμένα ιπτάμενα οχήματα (drones)

*γενικότερα εφαρμογές νοημοσύνης σμήνους

- βιοϊατρική, π.χ. καταστροφή καρκινικών κυττάρων
- αεροδιαστημική μηχανική κι εξερεύνηση

σχηματισμούς νανοδορυφόρων, αυτο-συναρμολόγηση κι ανατροφοδότηση μεγάλων δορυφόρων, κατανεμημένα διαστημικά τηλεσκόπια, και χαρτογράφηση πλανητών

- παρακολούθηση τοπίων
- γεωργική άρδευση και ράντισμα
- εκτύπωση σμήνους

Τεχνητά ρεαλιστικά σμήνη με με αυτόνομα drones



Προβλήματα σε σχέση με εικονικά σμήνη είναι ο θόρυβος και η χρονοκαθυστέρηση.

Ρομποτικό σμήνος με φυσική συμπεριφορά μόλις μερικά χρόνια πριν.

Για εξωτερικούς χώρους η κίνηση εμπνέεται από πτηνά.

Για εσωτερικούς η κινηματική πληροφορία μπορεί να εξαχθεί από μύγες.