



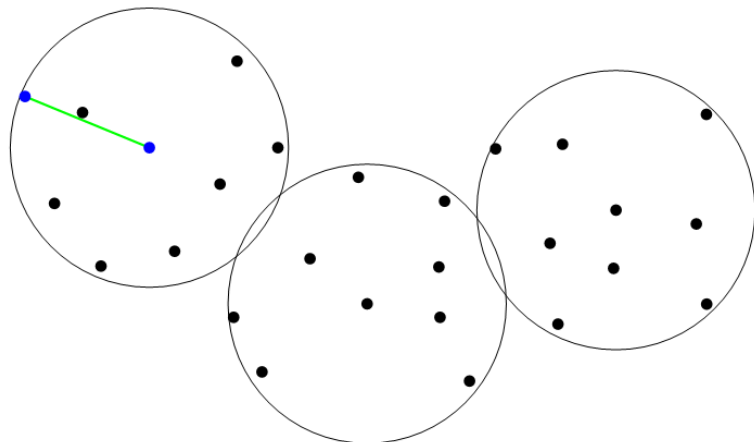
# Net and Prune: A Linear Time Algorithm for Euclidean Distance Problems

Sariel Har-Peled, Benjamin Raichel

سپیده آقاملائی

# مقدمه

- بهینه‌سازی هندسی:
  - یک تابع بر حسب فاصله نقاط
  - تصمیم‌گیری در مورد مینیمم آن تابع
  - مثال:
    - نزدیک‌ترین زوج نقاط: مینیمم فاصله زوج نقاط
    - قطر: مینیمم  $1$  / فاصله زوج نقاط
    - شعاع خوشه‌بندی:  $k$  نقطه وجود داشته باشند که فاصله هر نقطه به نزدیک‌ترین آنها حداکثر  $r$  باشد.



# مسأله تصمیم‌گیری مینیمم تابع

• به ازای مقدار داده شده، آیا این مینیمم تابع است؟

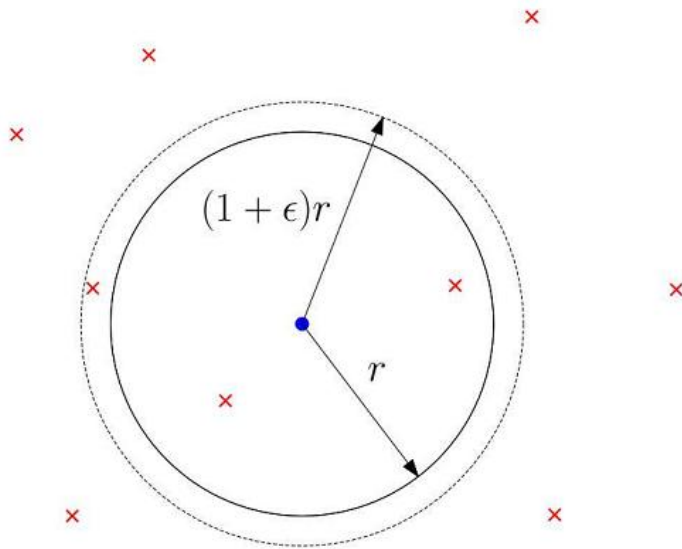
• جستجوی دودویی روی بازه مقادیر

• مثلاً ۲ در نزدیک‌ترین همسایه

• بازه: صفر (شعاع بهینه) تا تقریب شعاع

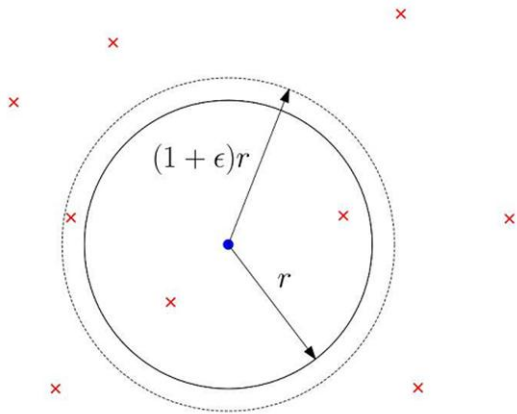
• ایراد:

• دقت خوب = اپسیلون کم = زمان زیاد



# جستجوی پارامتری

- گام اول: محاسبه غیرمستقیم کاندیدها
- در جستجوی دودویی از داده‌ها استفاده کمی می‌کنیم.
- بازه‌ی پیوسته مقادیر آنها



- داده‌های ما یک سری نقطه هستند (گسسته)
- نمی‌توانیم آنها را مرتب کنیم که جستجوی دودویی روی نقاط انجام بدهیم...
- (تابع: فاصله بقیه نقاط از یک نقطه)
- اما بلدییم عنصر  $k$ -ام یک مجموعه را بدون مرتب کردن در زمان کمی به دست بیاوریم.

# مثالی از روش prune & search (یک بعدی)

- پیدا کردن عنصر  $k$ -ام یک آرایه

Task: Return  $k$ th smallest number in  $X = \{x_1, \dots, x_n\}$ .

Randomly select a value:

$x_1, x_2, \dots, x_i, \dots, x_n$



Pivot on  $x_i$ :

All Values  $< x_i$  |  $x_i$  | All Values  $> x_i$



rank of  $x_i = \text{size of this set} + 1$

# جواب مثال قبل!

Cases:

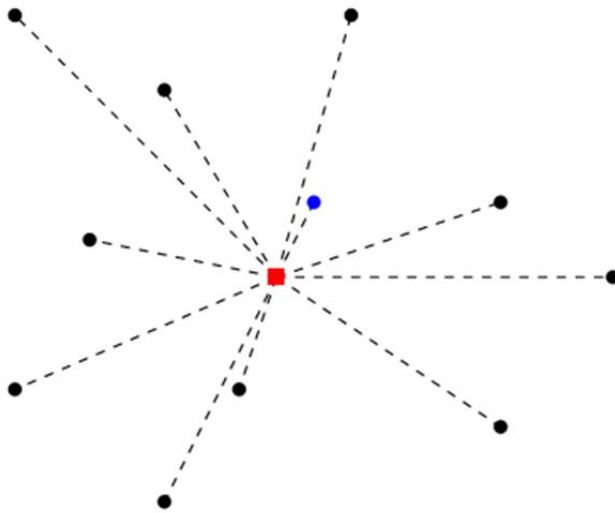
- (1) If rank of  $\mathbf{x}_i = k$ : Your done!
- (2) If rank of  $\mathbf{x}_i > k$ : Recurse on values  $< \mathbf{x}_i$
- (3) If rank of  $\mathbf{x}_i < k$ : Recurse on values  $> \mathbf{x}_i$

## Linear in expectation

- $\mathbf{x}_i$  randomly sampled  $\Rightarrow |\langle \mathbf{x}_i | = | \rangle \mathbf{x}_i | = |\mathbf{X}| / 2$ .
- $|\mathbf{X}|$  decreases geometrically:  
 $\Rightarrow$  Run time =  $\sum_i |\mathbf{X}| / 2^i = O(|\mathbf{X}|)$

# محاسبه کاندیدها: نمونه‌گیری یک فاصله

- به ازای یک نقطه  $p$ ، نقطه دیگری به صورت تصادفی از بین نقاط دیگر را انتخاب می‌کنیم و فاصله‌ی آن تا  $p$  را  $r$  می‌نامیم.
- نمونه‌گیری یکنواخت است.
- قابل محاسبه در زمان  $O(n)$  است.
- کاندیدهای مینیمم:
- زوج نقاط با فاصله کمتر از  $r$



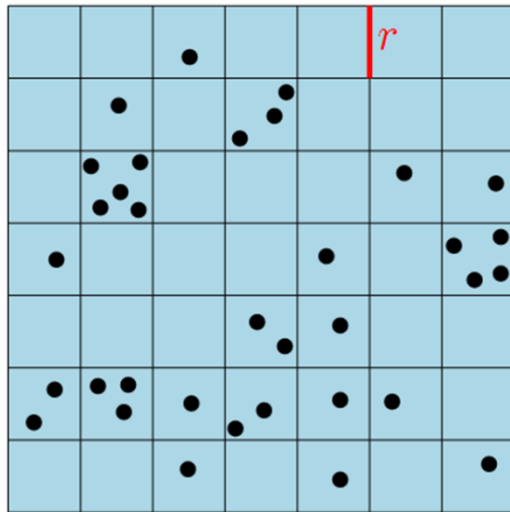
# جستجوی پارامتری

- گام دوم: هرس پارامتری
  - حالت‌هایی که بیشتر/کمتر از پارامتر هستند، هرس می‌شوند.
  - مثال: در  $k$ -center یالها را به ترتیب وزن اضافه می‌کردیم...
- زمان چندجمله‌ای
  - چیزی مثل  $quadtree$  خوب نیست چون نقاط با فاصله کمتر/بیشتر را نگه می‌دارد.
  - اما ایده‌ی برداشتن نقاط به صورت سلسله مراتبی نقاط خوب است!
  - اما ایده‌ی توری خوب است!



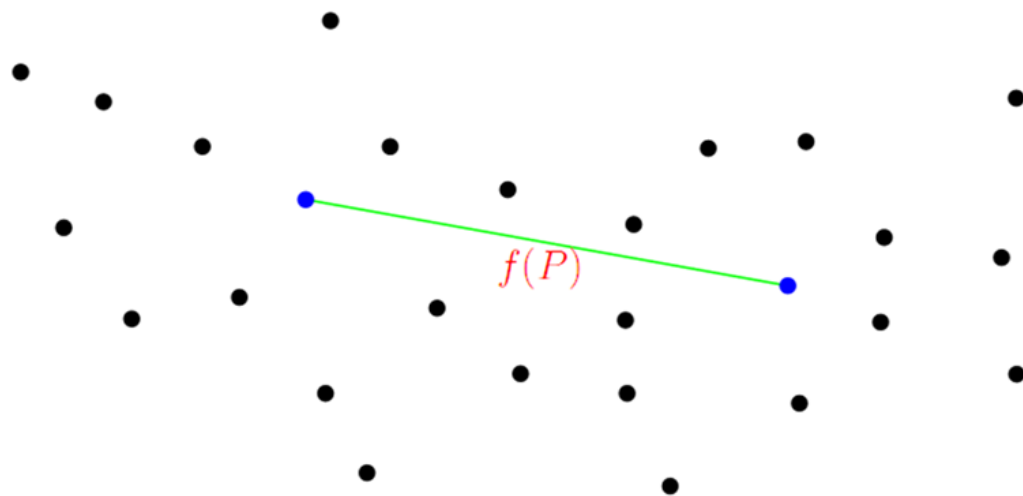
# جستجوی پارامتری

- گام دوم: هرس پارامتری با زمان چندجمله‌ای
- توری (grid)
- خانه‌های با یک نقطه قطعاً مینیمم فاصله نیستند و حذف می‌شوند.
- ایراد: اندازه‌ی خانه‌های توری چقدر باشد؟



# تصمیم‌گیری

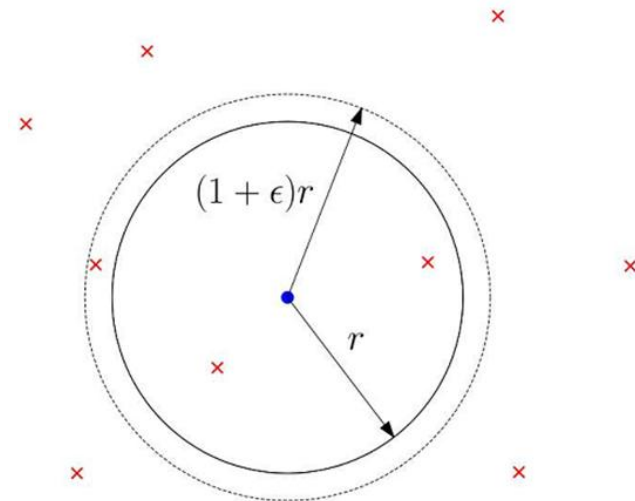
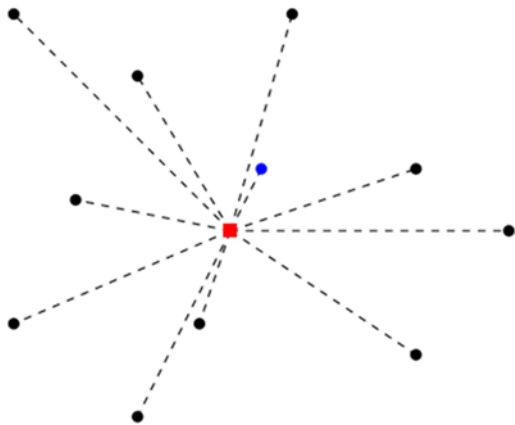
- تصمیم‌گیری: آیا به ازای  $r$  داده شده و مجموعه نقاط  $P$ ، فاصله هر دو نقطه  $f(P)$  از  $r$  کمتر یا بیشتر یا مساوی است؟



Linear time decider  $D(r)$  s.t. for  $r \in \mathbb{R}^+$ ,  $D(r)$  returns:  
(1)  $r \approx f(P)$       (2)  $r < f(P)$       (3)  $r > f(P)$

## حدس هوشمندانه!

- دو نقطه را برداریم و فاصله‌ی بین آنها را  $r$  قرار بدهیم و تصمیم‌گیری را حل کنیم.
- اگر تصادفی برداریم می‌شود به طور متوسط در  $O(|P|)$  به جواب رسید.
- راه بهتری هم وجود دارد؟
- قبلاً ما از جواب تقریبی استفاده می‌کردیم...



# Guess, Check, Zoom!

- همان حدس روش قبلی و  $f(P)$  مجموعه‌ی همه‌ی فواصل دو به دو نقاط است.

Case 1:  $r \approx f(P)$

Bullseye! Congratulations your done!



Case 2:  $r < f(P)$

*Can't see forest for the trees.*



**ZOOM OUT!**

Case 3:  $r > f(P)$

*Head is in Magellenic clouds.*



**ZOOM IN!**

- Zoom: نقاط را به r-net ها تقسیم می کنیم. چطور؟

# پیدا کردن نقاط

- در پیدا کردن عنصر  $k$ -ام ما فقط مقدار داشتیم. اینجا نقاط هم هستند.
- راه حل: نقاطی که فاصله کمتر/بیشتر دارند دور بریزیم.

## The algorithm we want

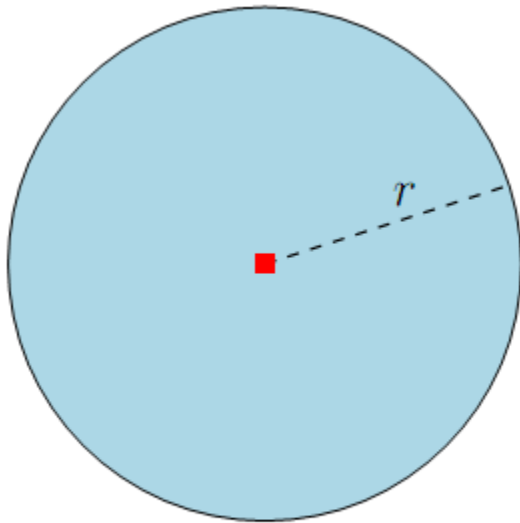
- 1) Sample a distance  $r$ .
- 2) If  $r \approx f(P) \rightarrow$  done.
- 3) If  $r < f(P) \rightarrow$  throw out  $1/2$  of points by zooming out.
- 4) If  $r > f(P) \rightarrow$  throw out  $1/2$  of points by zooming in.

## Running time:

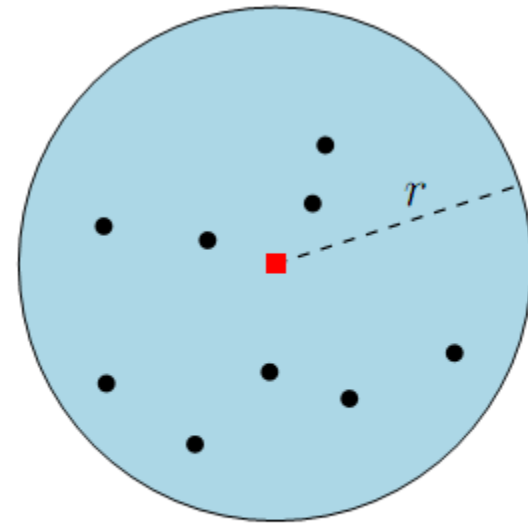
- In  $i$ th round  $|P_i| \leq |P| / 2^i$
- Total run time:  $\sum_i |P_i| \leq \sum_i |P| / 2^i = O(|P|)$

# نقاط تنها و نقاط محبوب

- تنها: همسایه‌ای در فاصله‌ی  $r$  از خودشان ندارند.
- محبوب: نزدیک‌ترین همسایه‌شان فاصله‌ی کمتر از  $r$  دارد.



**Lonely**



**Friendly**

## مرحله zoom

### In Expectation

$r$  randomly sampled  $\Rightarrow E[|\text{Lonely}|] = E[|\text{Friendly}|] = |P| / 2$ .

Zooming out:

- Throw out most of **Friendly**.

Zooming in:

- Throw out most of **Lonely**.

### Recall

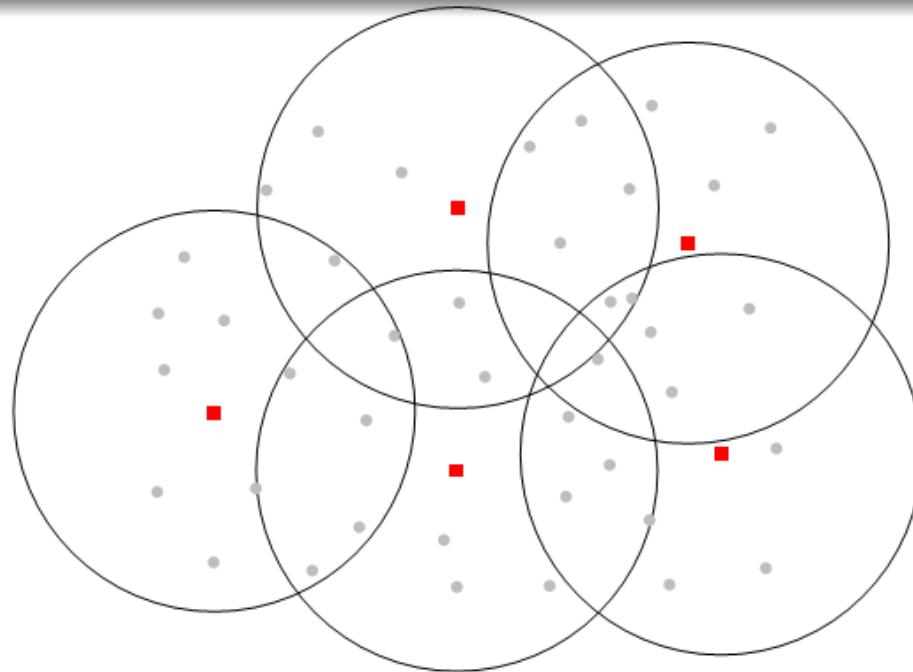
Throw out constant fraction in  $O(|P|)$  time  
 $\Rightarrow$  geometric series  $\Rightarrow$  linear run time.

# نقاط کاندیدای مرحله بعد

## r-net

$N \subseteq P$  is an **r**-net if

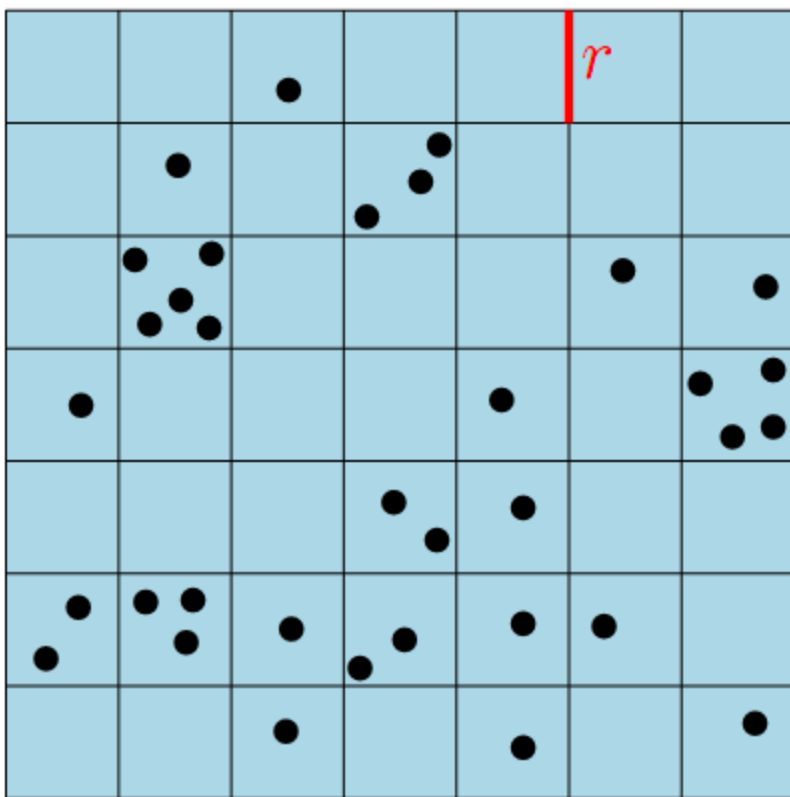
- Balls of radius **r** centered at **N** cover the point set.
- For any two  $p, q \in N$ , we have  $d(p, q) \geq r$ .





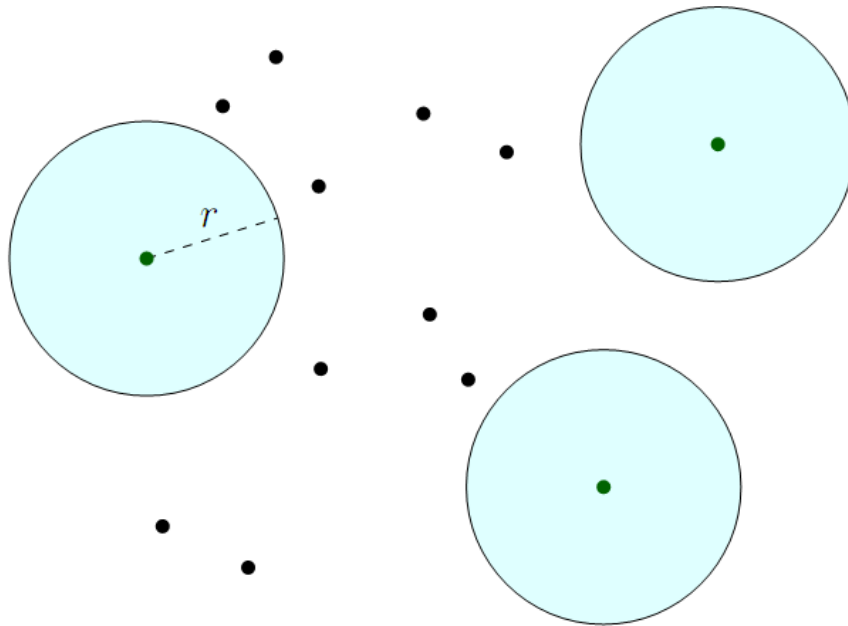
# توری

- استفاده از توری به عنوان تصمیم‌گیر
- خانه‌های خالی
- خانه‌های با یک نقطه: نقاط تنها
- محاسبه r-net



# نزدیک شدن (zoom in)

- همه‌ی نقاط تنها را حذف می‌کنیم.

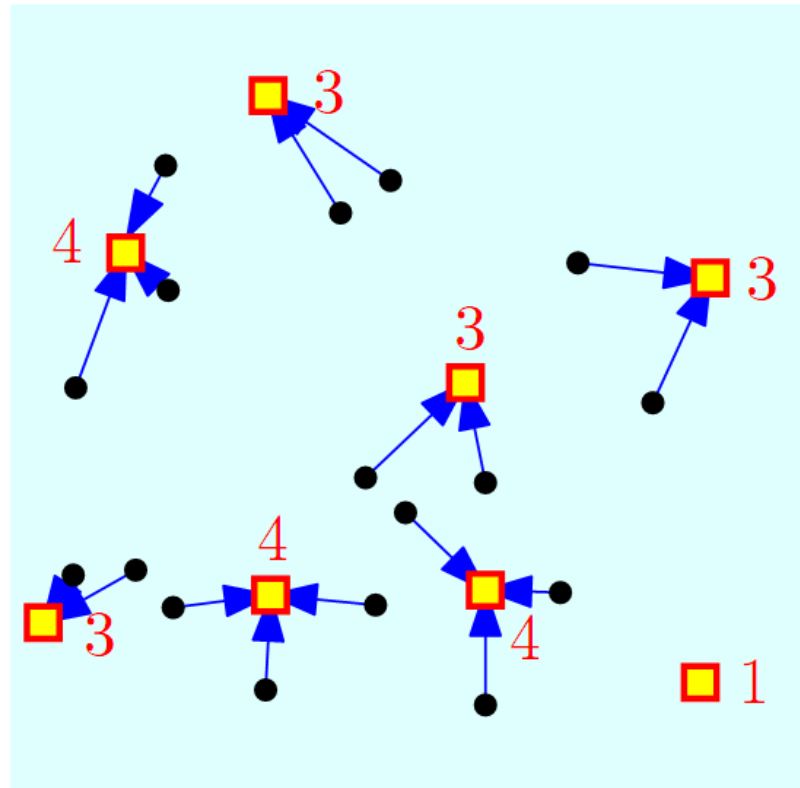


## Lonely facts

- $E[|\text{Lonely}|] = |P| / 2$
- Can remove **Lonely** in  $O(|P|)$  time.

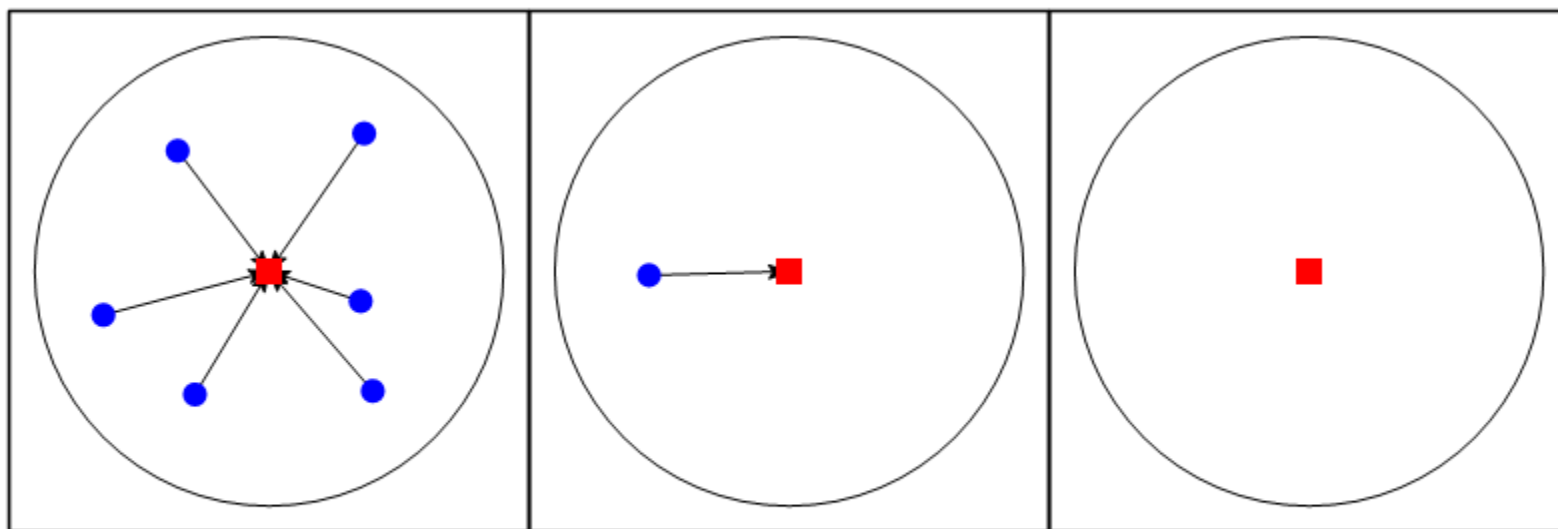
# حذف نقاط با r-net

- فقط مرکزها را نگه می‌داریم. (مرکز = مربع زرد)



# تحليل

- حداقل نصف نقاط محبوب توسط r-net حذف می شوند.



Friendly  
 $> 1/2$

Barely Friendly  
 $1/2$

Lonely  
N.A.

## How much do $r$ -nets throw away?

- Half of **Friendly** removed by  $r$ -net
- $r$  randomly sampled  $\Rightarrow E[|\text{Friendly}|] = |P| / 2$
- $\Rightarrow 1/4$  of  $P$  removed by  $r$ -net.

## $r$ -nets: Running Time

- $r$ -net easily computable in  $O(|P|)$  time.
- $\Rightarrow O(|P|)$  time to throw out constant fraction.

# تحليل الگوریتهم

## The Technique in 3 steps

- (1) Call  $\mathbf{D}(\mathbf{r})$  on randomly sampled value from  $\mathbf{NN}(\mathbf{P})$ .
- (2)  $\mathbf{r}$  too small: net points together.
- (3)  $\mathbf{r}$  too large: prune away isolated points.

## Trash removal

How much do we remove:

- (i) Net removes  $|\mathbf{P}| / 4$
- (ii) Prune removes  $|\mathbf{P}| / 2$



## Running time:

- In  $i$ th round  $|\mathbf{P}_i| \leq (3/4)^i |\mathbf{P}|$
- Total run time:  $\sum_i |\mathbf{P}_i| \leq \sum_i (3/4)^i |\mathbf{P}| = O(|\mathbf{P}|)$

# کارهای قبلی

## Prune and Search:

- Randomized median selection
- Low dim LP: **[Megiddo, 1984]**
- Searching sorted matrices:  
**[Frederickson and Johnson, 1984]**
- many others (see paper)

## Grids and nets:

- $\mathcal{CP}$ , Grids, randomization: **[Rabin, 1976]**
- $k$ -center, grids: **[Har-Peled, 2004]**
- nets: **[Krauthgamer and Lee, 2004]**  
**[Har-Peled and Mendel, 2006]**
- many others (see paper)

# روش ترکیبی (Net & Prune)

- روش هرس پارامتری و توری روی حالت‌های محدود شده‌ی مسأله جواب می‌دهند.
  - تصمیم‌گیری: توری
  - K-center: هرس پارامتری
- روش گفته شده الگوریتم تقریبی می‌دهد که با احتمال بالا جواب درست می‌دهد.
- کاربردها: k-مرکز، k-امین سنگین‌ترین یال MST، k-امین نزدیک‌ترین همسایه، کوچکترین توپ شامل k نقطه، ...



# سوال؟

- Net & Prune!

