



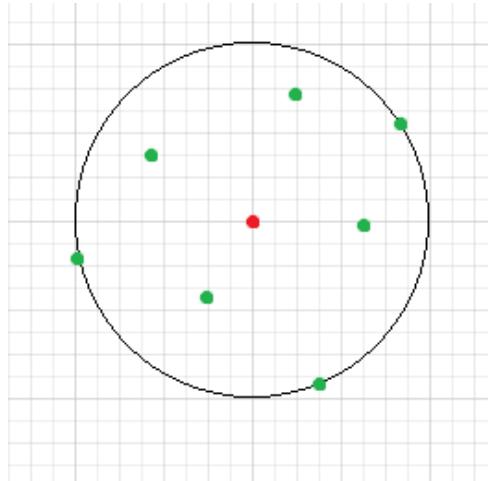
Net & Prune

الگوریتم خطی برای مسائل فاصله اقلیدسی

Sariel Har-Peled, Benjamin Raichel

سپیده آقاملائی

مسائل فاصله اقلیدسی



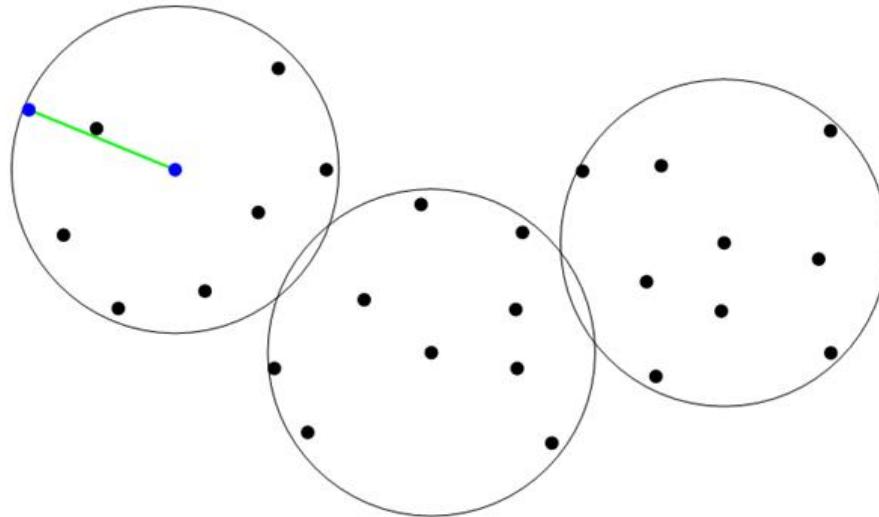
• قطر: دورترین نقطه نسبت به یک نقطه

$$\max_{p,q \in P} \|p - q\|$$

• الگوریتم تقریبی: دورترین نقطه از یک نقطه خاص

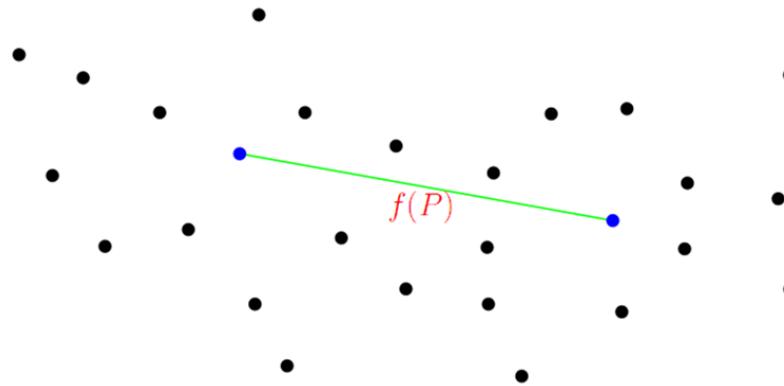
• مرکز k

$$\max_{p \in P} \min_c \|p - c\|$$



مسائل بهینه‌سازی فاصله

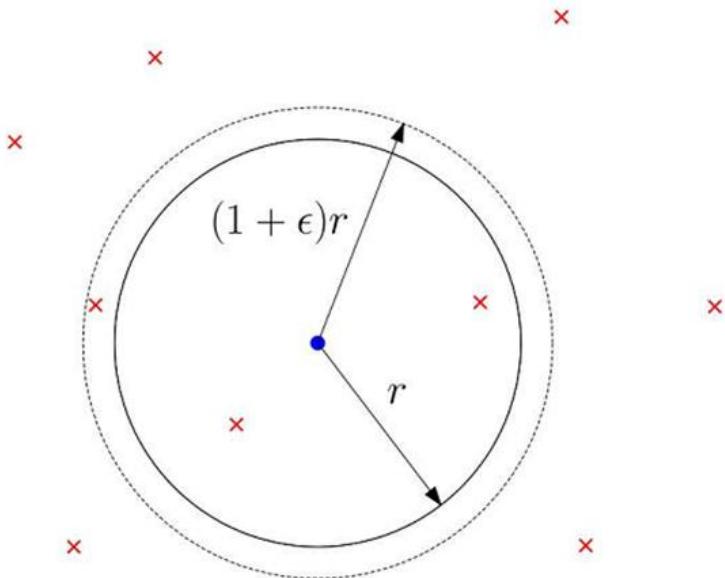
- تابعی از نقاط به فاصله‌ی نقاط
- $f: P \rightarrow \binom{P}{2}$
- تصمیم‌گیری در مورد مینیمم آن تابع
- آیا به ازای r داده شده و مجموعه نقاط P , فاصله هر دو نقطه $f(P)$ از r کمتر یا بیشتر یا مساوی است؟



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) $r > f(P)$

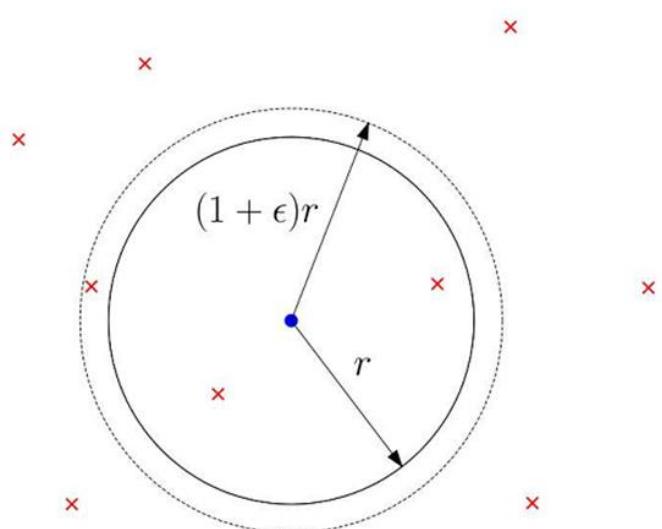
روش ۱: جستجوی دودویی روی بازه مقادیر

- مثلاً ۲ در نزدیک ترین همسایه
- بازه: صفر(شعاع بهینه) تا تقریب شعاع ایراد:
- اپسیلون کم = زمان زیاد
- بهبود: گستته بودن بازهی واقعی
- فاصله هر نقطه تا مرکز



روش ۲: جستجوی پارامتری

- گام اول: محاسبه غیرمستقیم کاندیداها (حدس پارامتر)
- مجموعه کاندیدا: فاصله‌ی همه‌ی نقاط از یک نقطه
- مرتب‌سازی بر اساس فاصله از مرکز و جستجوی دودویی
 - شاید تبدیل تقریبی به دقیق زمان کمتری ببرد.
- پیدا کردن عنصر k -ام بدون مرتب‌سازی



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:

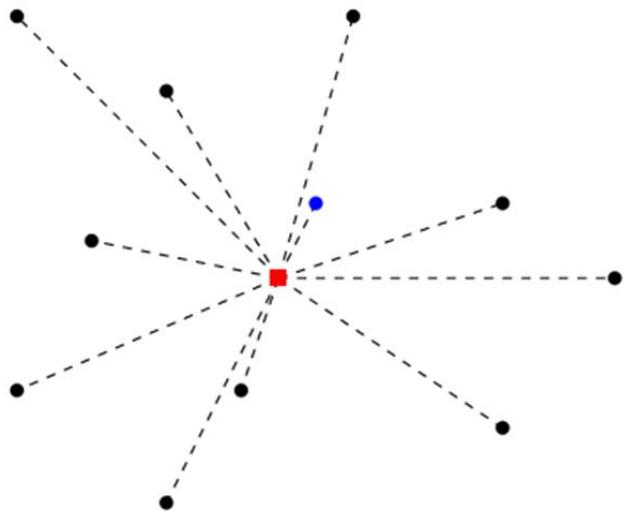
- (1) If rank of $x_i = k$: You're done!
- (2) If rank of $x_i > k$: Recurse on values $< x_i$
- (3) If rank of $x_i < k$: Recurse on values $> x_i$

Linear in expectation

- x_i randomly sampled $\Rightarrow |< x_i| = |> x_i| = |\mathbf{X}| / 2$.
- $|\mathbf{X}|$ decreases geometrically:
 \Rightarrow Run time $= \sum_i |\mathbf{X}| / 2^i = O(|\mathbf{X}|)$

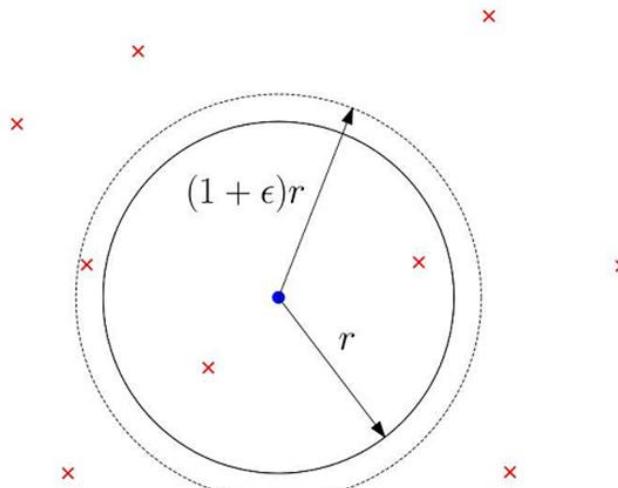
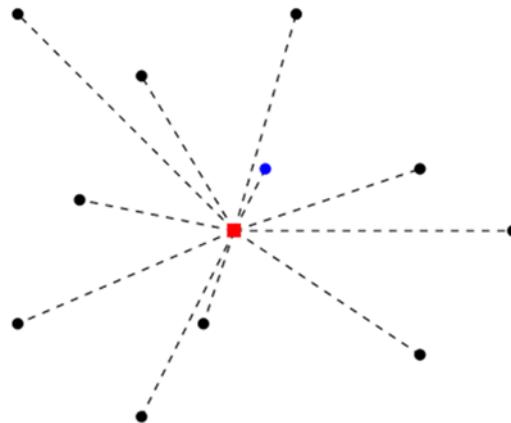
محاسبه کاندیداها: نمونه‌گیری یک فاصله (۲بعدی)

- 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.
- کاندیداهای مینیمم:
- زوج نقاط با فاصله کمتر از r



جستجوی پارامتری: حدس پارامتر r

- دو نقطه را برداریم و فاصله‌ی بین آنها را $2r$ 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؟
- قبلًاً ما از جواب تقریبی استفاده می‌کردیم...

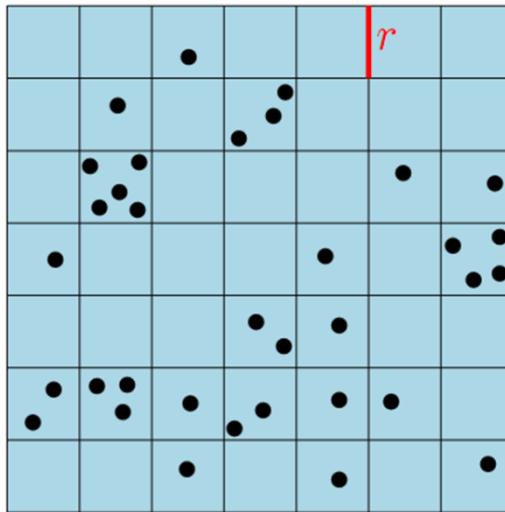


جستجوی پارامتری

- 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 نقاط کم نسبت به خانه‌های با نقطه زیاد
 - ایراد: اندازه‌ی خانه‌های توری چقدر باشد؟



روش ترکیبی (Net & Prune)

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

Guess, Check, Zoom!

- r همان حدس تصادفی و $f(P)$ مجموعه‌ی همه‌ی فواصل دو به دوی 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!

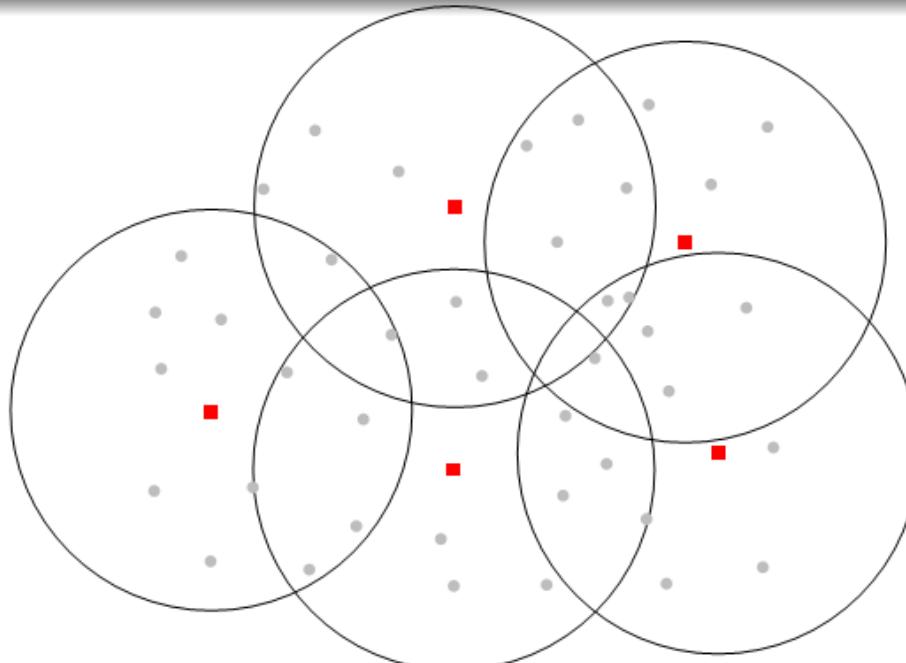
- Zoom : نقاط را به $\text{r}-\text{net}$ ‌ها تقسیم می‌کنیم. چطور؟

r-net

r-net

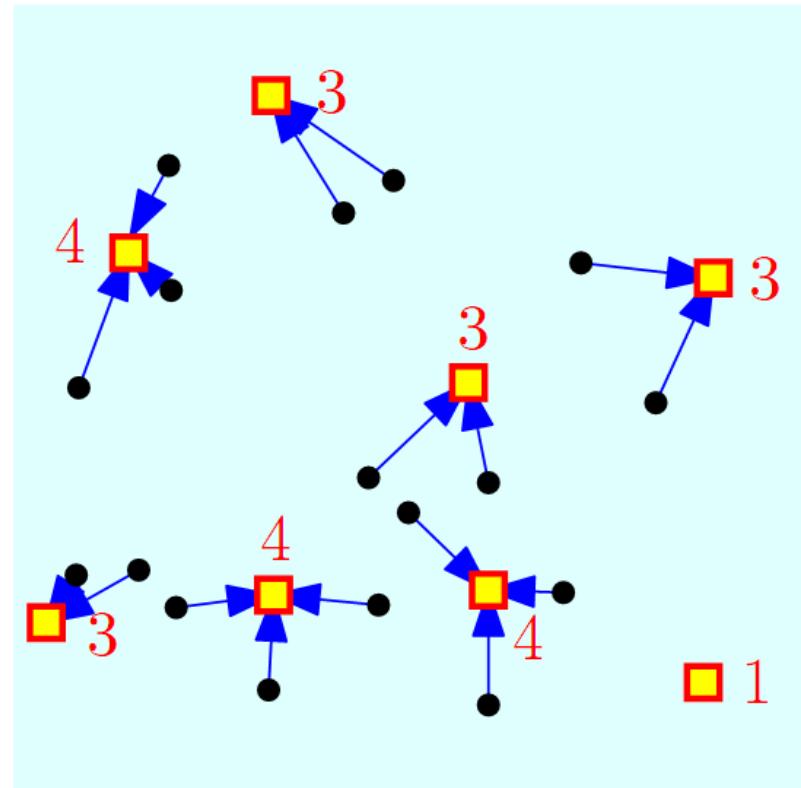
$N \subseteq P$ is an r-net if

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



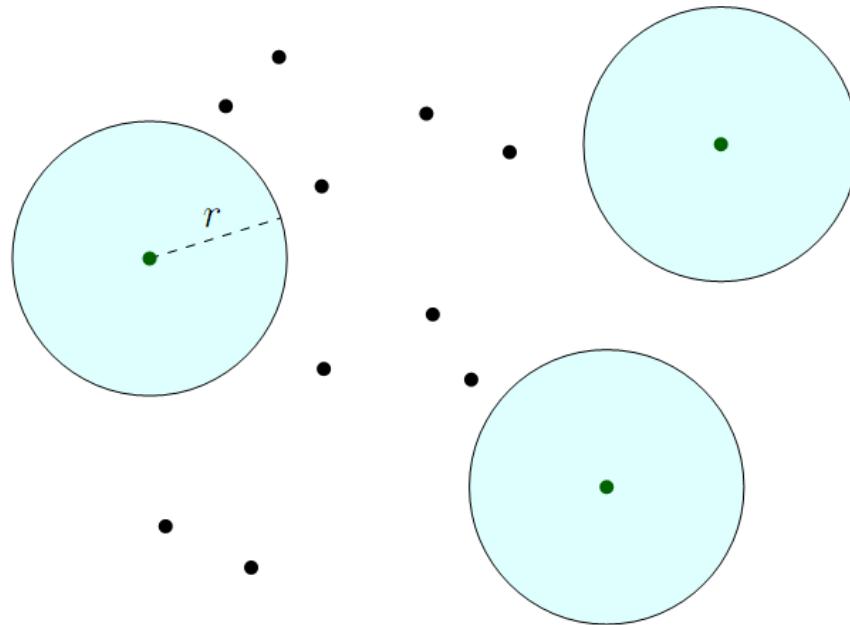
حذف نقاط با r-net (Zoom Out!)

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



نزدیک شدن (zoom in)

- همهی نقاط تنها را حذف می‌کنیم.

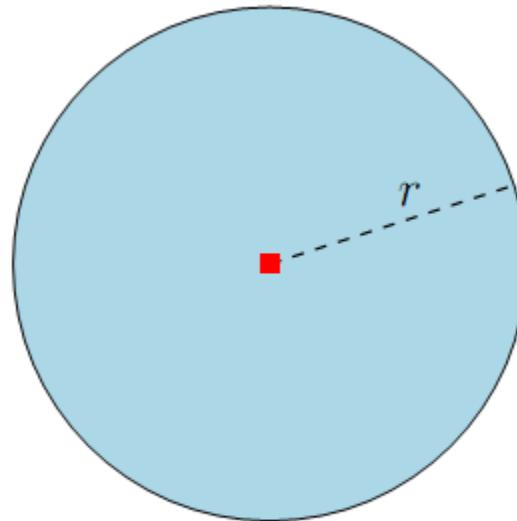


Lonely facts

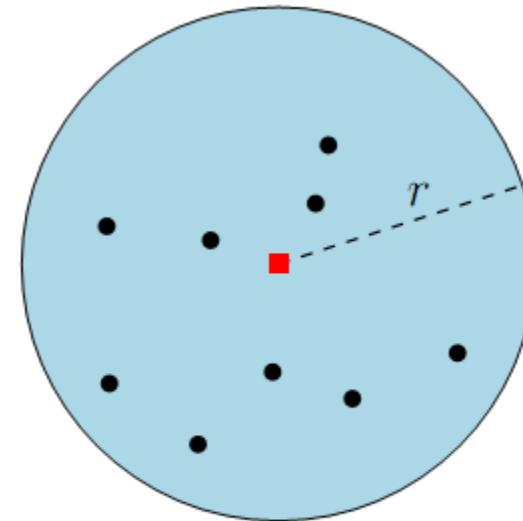
- $E[|\text{Lonely}|] = |P| / 2$
- Can remove **Lonely** in $O(|P|)$ time.

نقاط تنها و نقاط محبوب

- به طور متوسط نصف نقاط تنها و نصف دیگر محبوب هستند.
- تنها: همسایه‌ای در فاصله‌ی r از خودشان ندارند.
- محبوب: نزدیک‌ترین همسایه‌شان فاصله‌ی کمتر از r دارد.



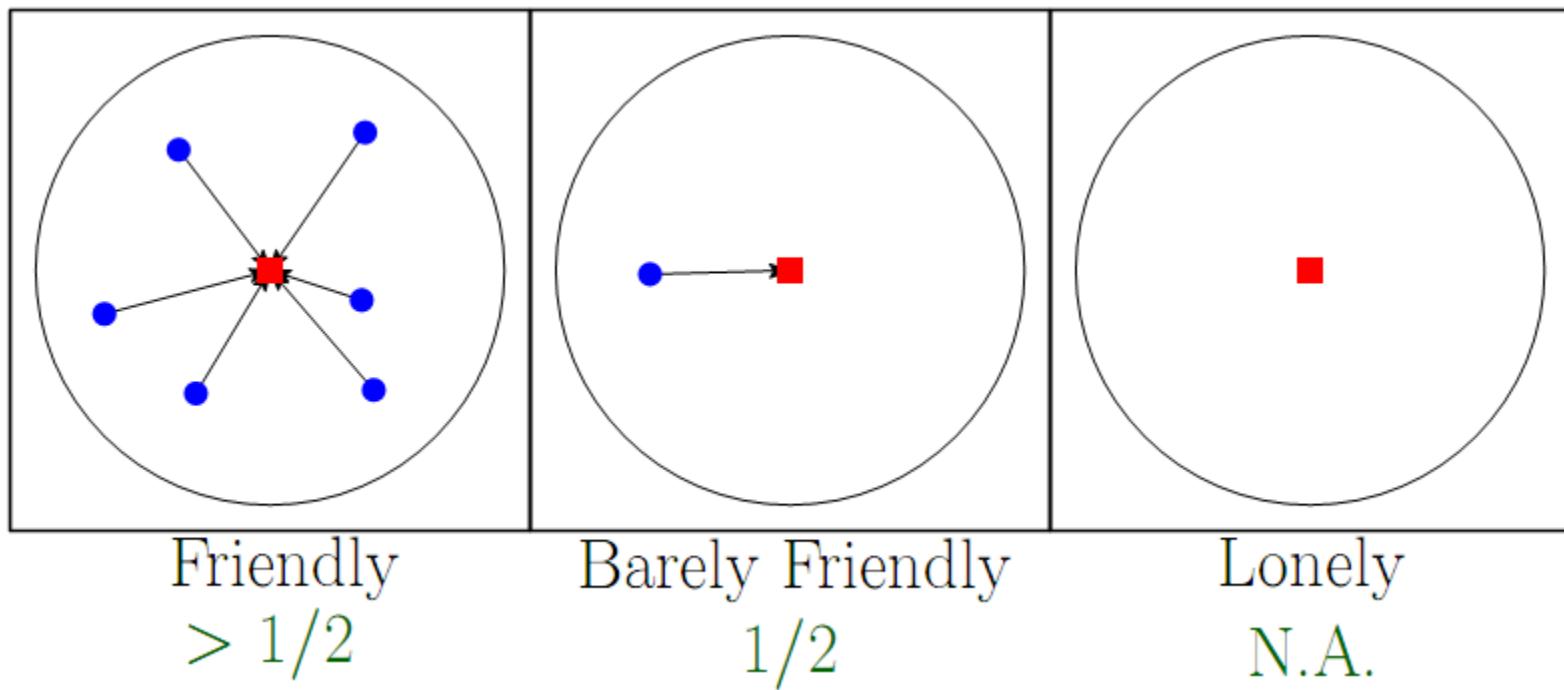
Lonely



Friendly

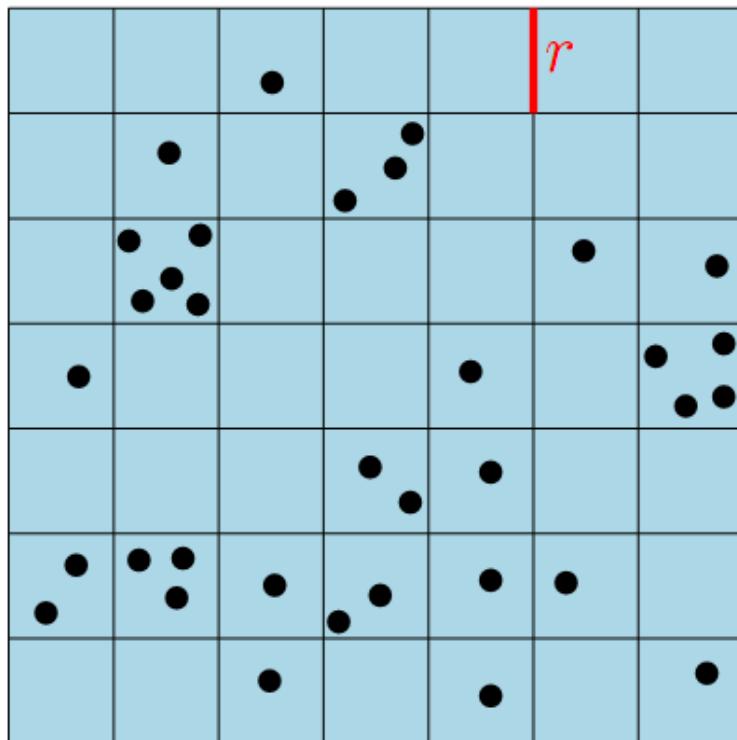
تحليل

- حداقل نصف نقاط محبوب توسيط r-net حذف می‌شوند.



توري

- استفاده از توري به عنوان تصميمگير: hashing
- خانه هاي با يك نقطه بدون همسایه: نقاط تنها k-center :r-net
- محاسبه



تحليل الگوریتم

The Technique in 3 steps

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

Trash removal

How much do we remove:

- (i) Net removes $|P| / 4$
- (ii) Prune removes $|P| / 2$



Running time:

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

کارهای قبلی

- جستجو و هرس (prune & search)
 - پیدا کردن تصادفی میانه
 - LP در ابعاد پایین (Megiddo '84)
 - جستجوی ماتریس‌های مرتب شده (Frederickson, Jonson, '84)
 - ...
- توری و net‌ها:
 - نزدیک‌ترین نقاط (توری، تصادفی) (Rabin '76)
 - k-مرکز (توری) (Har-Peled 2004)
 - (Krauthgamer, Lee 2004), (Har-Peled, Mendel 2006) net‌ها
 - ...

نتیجه‌گیری

- مزیت‌ها:
- برای نقاط وزن دار جواب می‌دهد.
- زمان را از $O(n \log n)$ که با استفاده از تصمیم‌گیرهای بازه پیوسته به دست می‌آید به خطی کاهش می‌دهد.

سؤال؟

- Net & Prune!

