



دانشگاه تهران

پردیس دانشکده‌های فنی

دپارتمان مهندسی برق و کامپیوتر

امنیت شبکه پیشرفته

تمرین تحلیلی سری سوم

محمدحسین بدیعی

شماره دانشجویی 810199106

استاد : دکتر محمد صیاد حقیقی

زمستان 1400-1401

یافتن مدل!

a.1

با توجه به اینکه هر یک گرفت مجله درجات یکی و برابر تعداد یالها می باشد لذا:

$$\sum_{i=1}^n k_i = 2m \quad \text{و} \quad \text{total} = 2m$$

حال برای میانگین تعداد یالهای توان گفت:

$$\langle k \rangle = \frac{\sum_{i=1}^n k_i}{n} = \frac{2m}{n} \rightarrow \boxed{\langle k \rangle = \frac{2m}{n}} \quad (I)$$

حال یک یال را در نظر می گیریم، احتمال اینکه به یک فرد با مجرای k برسیم برابر است با:

$$\boxed{\text{احتمال اینکه به یک فرد با مجرای } k \text{ برسیم} = \frac{k}{2m}} \quad (II)$$

از طرفی با توجه به اینکه هر فرد با احتمال P_k از مجرای k می تواند $n P_k$ تعداد فردی را با مجرای k در ارتباط است. لذا:

$$\boxed{n P_k = \text{تعداد فردی با مجرای } k \text{ در ارتباط}} \quad (III)$$

لذا احتمال اینکه از یالی که در مجرای k نشسته به فردی با مجرای k در مجرای k متصل شویم و برگردیم به:

$$\xrightarrow{(III) \text{ و } (II)} \boxed{\frac{k}{2m} \times n P_k = \frac{k}{\langle k \rangle} P_k} \quad (IV)$$

حال با تبدیل $k \rightarrow k+1$ احتمال را برای یک فرد با k excessive link به دست می آوریم: $\langle k \rangle = \frac{2m}{n} \leftarrow \text{constant}$

$$\Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} (IV) \\ k \rightarrow k+1 \end{array} \right. \Rightarrow \boxed{q_k = \frac{(k+1) P_{k+1}}{\langle k \rangle}}$$

نتیجه!

در مدل *fully-mixed* همه با یکدیگر در ارتباط هستند و لذا این مدل این مدل خیلی انتزاعی است در صورتیکه در واقعیت یک نفر با نفری دیگر در آن شبکه گراف در ارتباط نیست. در *degree-based* ارتباط با همگان وجود دارد و این به دنیای واقعی شبیه تر است. چرا که هر فرد با تعداد محدودی از همسایگان خود در ارتباط است. طبیعتاً این مدل که مبتنی بر درجه و نزدیکی به واقعیت است از *fully-mixed* بهتر خواهد بود. این استدلال در دنیای واقعی نیز محسوس است. به عنوان نمونه در شیوع یک بیماری، فرد بیمار همسایگان خود و یا به عبارت دیگر کسانی را تحت تاثیر قرار می دهد که با آنها در ارتباط و در حیطه همسایگی آن فرد هستند. لذا مشاهده می توانیم که *degree-based* شاید با این مدل و مبتنی بر واقعیت بیشتری است. (هر چه فرد با بیماری بیشتری در همسایگی خود در ارتباط باشد، فرد احتمال بیمار شدنش بیشتر است)

شکل که *degree-based approximation* مطرح است به صورت زیر می باشد.

اول توجه داشته باشید که الگوریتم در این مدل اطراف *source* به صورت منجر کردن منتهی می شود.



حال توجه می نمایم (از شکل دیدیم) که تمامی نزدیکی داخلی به الگوریتم می باشند که تمامی اطراف الوده هستند و لذا با توجه به اینکه این

فرد ها الوده شده اند پس چگونه الگوریتم در این محدوده انتشار بیشتر می تواند پیدا کند؟ نمی تواند.

لذا در این مدل نرخ الگوریتم بیشتر از چینهیل که مشاهده می کنیم، محاسبه می شود. به عنوان مثال

نمونه دیگر حالتی را می توانیم در نظر بگیریم که الگوریتم از دو فرد به یک نفر مستقل می شود و این هم در نرخ منتهی تاثیر گذار است.

پایه نرک ۲

a.2

$$\frac{dS}{dt} = -\beta \frac{SI}{n} \Rightarrow \frac{dS}{dt} = -0.00002 SI$$

نقشه از ... آتا در یک روز

$$, \frac{dR}{dt} = \frac{0.08 I}{\gamma}$$

$$\Rightarrow \frac{dI}{dt} = 0.00002 SI - 0.08 I$$

b.2

$$\left. \begin{array}{l} \frac{dS}{dt} = -30 \\ \gamma = 0.08 \end{array} \right\} \rightarrow I(t) = 100 - 0.08(100) + 30 = 122$$

$$\text{از طرف} \quad \frac{dS}{dt} = -\beta \frac{SI}{n} = -0.00002 SI$$

$$\Rightarrow -0.00002 S(122) = -30 \Rightarrow S = \frac{30}{0.00002 \times 122} \approx 12295.08$$

c.2. کاملاً مشهود است که با توجه به فعالیال احتمالاتی و هر شخصی ایجاد شده در زیر میانیته هر شخصی 0.08 است

Time	P(not recover)
t=1	$\Rightarrow 1 - \gamma$
t=2	$\Rightarrow (1 - \gamma)^2$
t=3	$\Rightarrow (1 - \gamma)^3$

$$\Rightarrow \text{میانیته هر شخصی} = \frac{1}{\gamma} = \frac{1}{0.08} = 12.5$$

دقت فرمایید که احتمال recover شدن را در کام آخر هر زمان نوشتیم و این احتمال recover شدن تا زمان گذرد است.

$$E(.) = \sum_{t=1}^{\infty} t \gamma (1 - \gamma)^{t-1} = \gamma \left(\sum_{t=1}^{\infty} t (1 - \gamma)^{t-1} \right) = \gamma \left(-\frac{d}{d\gamma} \frac{1 - \gamma}{\gamma} \right)$$

$$= \gamma \left(\frac{d}{d\gamma} \left(1 - \frac{1}{\gamma} \right) \right) = \gamma \left(\frac{1}{\gamma^2} \right) = \frac{1}{\gamma} \Rightarrow E = \frac{1}{\gamma} = 12.5$$

صغیر ۲

d.2

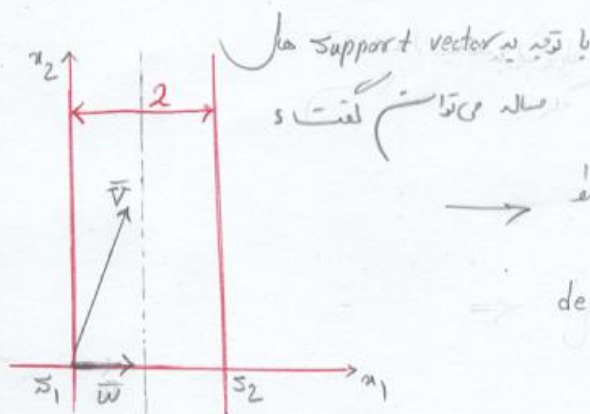
$$\frac{dI}{dt} = 0.00002 \sum I - 0.08 I = 0$$

$$\rightarrow \sum = \frac{0.08 I}{0.00002 I} \Rightarrow \boxed{\sum = 4000}$$

پایان فصل ۳

در روش SVM هدف مدل کردن رابطه بین معروف به رابطه لایزنزات:

$$L = \frac{1}{2} \|\bar{w}\|^2 - \sum \alpha_i [y_i (\bar{x}_i \cdot \bar{w} + b) - 1]$$



$$\rightarrow \bar{w} \cdot \bar{x} + b = 0$$

$$\text{decision rule} \rightarrow \bar{w} \cdot \bar{x} + b \begin{cases} \geq 0 \rightarrow + \\ < 0 \rightarrow - \end{cases}$$

حال بایستی برای رابطه لایزنزات به w و b داریم:

$$\frac{\partial L}{\partial w} = 0 \rightarrow \bar{w} = \sum \alpha_i y_i \bar{x}_i \quad (I)$$

$$\frac{\partial L}{\partial b} = 0 \rightarrow \sum \alpha_i y_i = 0 \quad (II)$$

(I) و (II) جایگزین در رابطه لایزنزات $\rightarrow L = -\frac{1}{2} \sum \sum \alpha_i \alpha_j y_i y_j \bar{x}_i \cdot \bar{x}_j + \sum \alpha_i$

$$\text{width} = (x^+ - x^-) \cdot \frac{\bar{w}}{\|\bar{w}\|} = \frac{2}{\|\bar{w}\|}$$

★ اندازه در هفتم بعد ★

صفحه ۴

$$\left. \begin{array}{l} \text{width} = \frac{2}{\|\underline{w}\|} \\ \text{width} = 2 \end{array} \right\} \Rightarrow \frac{2}{\|\underline{w}\|} = 2 \Rightarrow \|\underline{w}\| = 1 \xRightarrow{\substack{\text{دائرہ} \\ \text{جنسیتوں}}} \underline{\vec{w}} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \leadsto \text{(I)}$$

$$y = \begin{cases} +1 & \text{for } S_i^+ \\ -1 & \text{for } S_i^- \end{cases} \rightarrow \begin{cases} \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} \rightarrow \text{good behavior} \\ \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \rightarrow \text{bad behavior} \end{cases}$$

$$\xRightarrow{\text{(I), (I)}} \underline{\vec{w}} = \sum \alpha_i y_i \underline{\vec{x}}_i = \alpha_1 y_1 \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} + \alpha_2 y_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2\alpha_1 \\ 0 \end{bmatrix} \leadsto \text{(II)}$$

$$\text{(I), (II)} \rightarrow \begin{bmatrix} 2\alpha_1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \rightarrow \alpha_1 = \frac{1}{2}$$

$$\rightarrow \begin{cases} \underline{\vec{x}}^- \cdot \underline{\vec{w}} = \underline{x}^{-T} \underline{w} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = -1 - b \rightarrow -1 - b = 0 \quad \text{(III)} \\ \underline{\vec{x}}^+ \cdot \underline{\vec{w}} = \underline{x}^{+T} \underline{w} = \begin{bmatrix} 2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = 1 - b \rightarrow 1 - b = 2 \quad \text{(IV)} \end{cases}$$

$$\text{(III), (IV)} \rightarrow \boxed{b = -1}$$

$$\text{decision rule} \rightarrow \underline{\vec{w}} \cdot \underline{\vec{x}} + b \begin{cases} \geq 0 & \text{then } + \\ < 0 & \text{then } - \end{cases}$$

$$\Rightarrow \underline{\vec{w}} \cdot \underline{\vec{x}}_s + b = \underline{w}^T \underline{x}_s + b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{s1} \\ x_{s2} \end{bmatrix} - 1 = x_{s1} - 1 \quad \text{معاذہ فقط}$$

لذا معاذاً خط بین good behavior ، bad behavior برابر $x_1 - 1 = 0$ ات میں داریم

$$\Rightarrow \forall \text{ sample } | \text{coord} = \begin{bmatrix} x_{s1} \\ x_{s2} \end{bmatrix} \rightarrow y_s = \begin{cases} + & \text{if } x_{s1} - 1 \geq 0 \\ - & \text{if } x_{s1} - 1 < 0 \end{cases}$$

صورت

۴.۹. مجدداً در اینجا باید سری هندسی درجه ششم:

$$\begin{cases} n \\ 1 \text{ forward} \rightarrow P_f \\ 2 \text{ forward} \rightarrow P_f^2 \\ \vdots \end{cases}$$

$$\Rightarrow \text{میانگین سری هندسی} = \frac{1}{1-P_f}$$

دقت بنمایید که این احتمالات تا قبل از رسیدن به موفقیت (یعنی $1-P_f$) در گام مربوطه است.

$$\begin{aligned} E(\cdot) &= \sum_{k=1}^{\infty} k (1-P_f) P_f^{k-1} = (1-P_f) \sum_{k=1}^{\infty} k P_f^{k-1} = (1-P_f) \left(\frac{1}{(1-P_f)^2} \right) \\ &= \frac{1}{1-P_f} \Rightarrow E = \frac{1}{1-P_f} \end{aligned}$$

میانگین قبل از رسیدن به موفقیت است

۴.۱۰. با توجه صورت شکل باید توجه کنیم که برای محاسبه احتمال حذف نباید خود آغازین malicious

باشد و لذا این را به عنوان اولین فرض قبل از حل در نظر می‌گیریم. دومین فرض هم که در نظر

می‌گیریم وجود نودهای تکراری در طول مسیر است. با توجه به دو مفروض صورت گرفته داریم:

توجه کنید نودهای تکراری

$$P = (1-P_f) + \left(\frac{n-c}{n} P_f \right) (1-P_f) + \left(\frac{n-c}{n} P_f \right)^2 (1-P_f) + \dots + \left(\frac{n-c}{n} P_f \right)^t (1-P_f)$$

طبق فرض نود ادل
malicious نیست

به نودهای malicious
خی فرستد

$$\Rightarrow P = \sum_{k=0}^{\infty} \left(\frac{n-c}{n} P_f \right)^k (1-P_f)$$