

ژنومیک محاسباتی

مطهری و فروغمند یاییز ۱۴۰۰

امتحان پایان ترم

پاسخ سوال های امتحان پایان ترم

نگارنده: الهه بدلی - ۹۸۲۰۹۰۷۲

۱ پاسخ سوال ۱

شرایط گفته شده سوال، شرایط تعادل هاردی_وینبرگ است که جمعیت زیاد است. اگر دیگر شرایط این تعادل از جمله تصادفی بودن ازدواج و نبودن نیروهای انتخاب طبیعی و اینکه جهش نداشته باشیم و نسلها قاطی نباشند یعنی ازدواج در هر نسل بین افراد همان نسل صورت گیرد. در این صورت طبق تعادل هاردی_وینبرگ میتوان گفت بعد از یک نسل به تعادل میرسد و در همان تعادل باقی میماند.

$$\begin{split} P[AA] &= (f_{\text{1}} + \frac{f_{\text{Y}}}{\text{Y}}) = f_{A}^{\text{Y}} = p^{\text{Y}} \\ P[aa] &= (f_{\text{Y}} + \frac{f_{\text{Y}}}{\text{Y}}) = f_{a}^{\text{Y}} = q^{\text{Y}} \\ P[aA] &= \text{Y} - f_{A}^{\text{Y}} - f_{a}^{\text{Y}} = \text{Y}(f_{\text{1}} + \frac{f_{\text{Y}}}{\text{Y}})(f_{\text{Y}} + \frac{f_{\text{Y}}}{\text{Y}}) = \text{Y}pq \end{split}$$



۲ پاسخ سوال ۲

با در نظر V_i به عنوان نود i ام، V_i توزیع دو جمله ای دارد.

$$\begin{split} P[V_i = k] &= \binom{\Upsilon N}{k} (\frac{1}{\Upsilon N})^k (1 - \frac{1}{\Upsilon N})^{\Upsilon N - k} \\ E[V_i | X_\circ = 1] &= \Upsilon N p = \Upsilon N * \frac{1}{\Upsilon N} = 1 \end{split}$$

یعنی امید داریم در نسل بعد ۱ فرزند ببینیم.

$$\begin{split} Var[V_i] &= \mathbf{Y}Np(\mathbf{1}-p) = \mathbf{Y}N(\frac{\mathbf{1}}{\mathbf{Y}N})(\mathbf{1}-\frac{\mathbf{1}}{\mathbf{Y}N}) = \mathbf{1} - \frac{\mathbf{1}}{\mathbf{Y}N} \\ &\quad Corr(V_i,V_j) = \frac{Cov(V_i,V_j)}{\sqrt{Var[V_i]Var[V_j]}} \\ &\quad Cov(V_i,V_j) = E[V_i,V_j] - E[V_i]E[V_j] \\ &\quad = E[\sum_{i=\mathbf{1}}^{\mathbf{Y}N}V_i\sum_{i=\mathbf{1}}^{\mathbf{Y}N}V_j] - \mathbf{1} * \mathbf{1} \\ &\quad = \sum_{i\neq j}E[V_i]E[V_j] + \sum_{i=j}E[V_j,V_j] - \mathbf{1} \end{split}$$

و j را دو فرد متفاوت در نظر می گیریم. بنابراین جمع دوم صفر است.

$$=\frac{(\mathbf{Y}N)^{\mathbf{Y}}-\mathbf{Y}N}{(\mathbf{Y}N)^{\mathbf{Y}}}-\mathbf{1}=-\frac{\mathbf{1}}{\mathbf{Y}N}$$

بنابراین برای ضریب همبستگی داریم:

$$Corr(V_i, V_j) = \frac{-\frac{1}{\mathsf{Y}N}}{\sqrt{(1-\frac{1}{\mathsf{Y}N})^\mathsf{Y}}} = -\frac{\mathsf{1}}{\mathsf{Y}N-\mathsf{1}}$$

فسمت دوم:

در این صورت والدها از بین N نفر انتخاب می شوند. بنابراین احتمال والد مشترک برابر است با : $\frac{1}{N}$. بنابراین داریم:

$$P[V_i=k]={N\choose k}(rac{1}{N})^\intercal(1-rac{1}{N})$$
 $E[V_i]=N*p=1$ $Var[V_i]=Np(1-p)=rac{N}{N}(1-rac{1}{N})=1-rac{1}{\gamma N}$ نابراین برای همبستگی داریم: $Corr(V_i,V_j)=rac{Cov(V_i,V_j)}{\sqrt{(1-rac{1}{N})^{\gamma}}}=rac{-rac{1}{N}}{1-rac{1}{N}}=-rac{1}{N-1}$

٣ پاسخ سوال ٣

قسمت اول: k برگ داریم: بدون داشتن هیچ شرطی محاسبات را انجام می دهیم. هر یال درخت coalsence یک توزیع نمایی با پارامتر متناسب با تعداد افراد آن مرحله است. بنابراین:

$$E[\] = \frac{1}{\binom{k}{1}} + \frac{1}{\binom{k-1}{1}} + \ldots + \frac{1}{\binom{r}{1}} = \frac{r}{k(k-1)} + \frac{r}{(k-1)(k-1)} + \ldots + 1 = \frac{r}{k-1} - \frac{r}{k} + \frac{r}{k-1} - \frac{r}{k-1} + \ldots + \frac{r}{r} = r - \frac{r}{k} = \frac{rk-r}{k} + \frac{r}{k-1} + \frac{r}{$$



که به صورت حدی برابر ۲ است. یعنی ۲ برابر جمعیت . این عدد برای k=1 این عدد برابر ۱ است.

فسمت دوم:

در صورتی که ۲ فرد از نصف والدها حق انتخاب برای جد مشترک داشته باشند، آن گاه: احتمال جد مشترک : $\frac{1}{N}$ می شود.

بنابراين:

$$p = \frac{\binom{k}{\mathtt{r}}}{N}, = a = \frac{p}{M}a = \frac{\binom{k}{\mathtt{r}}}{NM}$$

در صورتی که فرض کنیم $M=rac{1}{N}$ محاسبات مشابه قبل خواهد بود.

۴ سوال ۴

قسمت ۱:

در مدل WF اگر در نسل اول فرکانس A برابر $\frac{x}{7N}$ باشد، وقتی در زمان پیش میرویم fixation اتفاق میافتد. اثبات: با فرض $X_\circ=\frac{x}{7N}$ آنگاه فرکانس الیل $X_\circ=\frac{x}{7N}$ در نسل بعد از توزیع دو جملهای است:

$$P[X_{\mathbf{1}} = k | X_{\circ} = \frac{x}{\mathbf{Y}N}] = \binom{\mathbf{Y}N}{k} (\frac{x}{\mathbf{Y}N})^{\mathbf{Y}} (\mathbf{1} - \frac{x}{\mathbf{Y}N})^{\mathbf{Y}N - k}$$

$$E[X_1|X_\circ = \frac{x}{YN}] = \frac{x}{YN}$$

 $E[X_n|X_\circ = \frac{x}{7N}] = \frac{x}{7N}$ است. یک مارتینگل است. یعنی انتظار داریم همین نسبت در مراحل بعدی حفظ شود. همچنین این تعریف، یک مارتینگل است. در مراحل بعدی حفظ شود. همچنین این امید را تفکیک می کنیم. حال fixation یا قبل از لحظه ی n ام اتفاق افتاده است یا بعد از آن لحظه. بنابراین امید را تفکیک می کنیم.

 $E[X_n|X_\circ = \frac{x}{\mathbf{Y}N}, fixation\ before\ n] \\ P[fixation\ before\ n] \\ + E[X_n|X_\circ = \frac{x}{\mathbf{Y}N}, fixation\ after\ n] \\ P[fixation\ after\ n] \\ + E[X_n|X_\circ = \frac{x}{\mathbf{Y}N}, fixation\ after\ n] \\ + E[X_n|X_\circ = \frac{x}{\mathbf{Y}N}, fixation\$

که اگر n زیاد باشد، fixation قبل از n رخ داده است. بنابراین:

$$\frac{x}{\mathbf{Y}N} = E[X_n | X_\circ = \frac{x}{\mathbf{Y}N}, fixation \ before \ n]$$

حال fixation یا برای a اتفاق افتاده است که امید آن صفر است و یا برای A اتفاق افتاده است که امید آن برابر ۱ است. بنابراین :

$$P[fixation \ is \ A] = \frac{x}{7N}$$

بنابراین احتمال fixation برای هر الیل برابر فرکانس آن در نسل اول است.

سمت ۲:

فرض کنیم V و V دو متغیر تصادفی با توزیع نمایی به ترتیب با پارامترهای λ_1 و λ_2 است. بنابراین:

$$P[U > t] = e^{-\lambda_1 t}$$

و

$$P[U > t] = e^{-\lambda_1 t}$$

حال:

$$Z = min(U, V)$$

$$P[min(U, V) > t] = P[U > t, V > t]$$



U و V مستقل اند. بنابراین:

$$=P[U>t]P[V>t]=e^{(\lambda_1+\lambda_7)t}$$

٠٣ سمت ٣٠

از منظر Υ : با فرض اینکه جهش با نرخ θ رخ بدهد، آنگاه تعداد جهش نمایی با پارامتر $k\theta$ است. در این صورت داریم:

 $P[S_n = s] = P[S_n = s | mutation \ first] \\ P[mutation \ first] \\ + P[S_n = s | coalsence \ first] \\ P[coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ first] \\ = P[S_n = s | coalsence \ fir$

$$P[S_n = s - 1] \cdot \frac{k\theta}{\binom{k}{1} + k\theta} + P[S_{n-1} = s] \cdot \frac{\binom{k}{1}}{\binom{k}{1} + k\theta}$$

البته در منابع کلاس نرخ جهش، $\frac{\theta}{7}$ در نظر گرفته شده است.

قسمت ۴:

معمولا مدلهایی مثل مدل WF فرضهایی دارند که واقعی نیستند. مثلا تعداد جمعیت همیشه ثابت است یا ازدواج تصادفی است یا مثلا تعداد مرد و زن یکسان است. اما در واقعیت اینگونه نیست. در واقعیت جمعیت موثر مطرح می شود که از جمعیت اصلی کوچک تر است و با تقریب خوبی مدلهایی که قبلا داشتیم را می توان استفاده کرد. برای مثال می توان از روش یافتن جمعیت موثر بر پایه واریانس استفاده کرد. در مدل WF ، با فرض X تعداد A ها در این نسل، داریم:

$$P[X = k] = {\binom{YN}{k}} p^k (1-p)^{YN-k}$$

$$E[X] = YNp$$

$$Var[X] = YNp(1-p)$$

$$\begin{split} p' &= \frac{X}{\mathbf{Y}N} \\ E[p'] &= \frac{E[X]}{\mathbf{Y}N} = \frac{\mathbf{Y}Np}{\mathbf{Y}N} = p \\ Var[p'] &= \frac{Var[X]}{(\mathbf{Y}N)^{\mathbf{Y}}} = \frac{\mathbf{Y}Np(\mathbf{1}-p)}{(\mathbf{Y}N)^{\mathbf{Y}}} = \frac{p(\mathbf{1}-p)}{\mathbf{Y}N} \end{split}$$

بنابراين:

$$\mathsf{Y}N_{eff} = rac{p(\mathsf{1}-p)}{V[p']}$$

بنابراین با داشتن تخمینی از واریانس می توان N_{eff} را محاسبه نمود.

۵ سوال ۵:

سوال١:

تخمین واترسون: برای تخمین زدن نرخ جهش استفاده می شود. با حل از منظر ۱: تعداد واقعی جهش ها روی درخت به ازای n نفر را S_n در نظر می گیریم.

$$P[S_n = s] = \frac{n-1}{\theta} \sum_{i=1}^{n-1} (-1)^{(i-1)} \binom{n-1}{i-1} (\frac{\theta}{i+\theta})^{s+1}$$

با به دست آوردن $E[S_n]$ میتوان تخمین واترسون را به دست آورد. در صورتی که تعداد جهشها در شاخهی n ام را X_n در نظر بگیریم.



$$S_n = X_n + X_{n-1} + \dots + X_{7}$$

تعداد جهشها در هر شاخه از توزیع پواسون هستند.

$$E[S_n] = E[X_n] + E[X_{n-1} + \dots + E[X_{\mathbf{Y}}]]$$

و داريم:

$$E[S_k] = E_t[E[S_k|t]]$$

با توجه به اینکه kt تا فاصله روی درخت داریم و تعداد جهشها دارای توزیع پواسون هستند، بنابراین :

$$E[S_k|t]] = YNkt$$

بنابراين:

$$E[S_k] = \mathbf{Y}NkE[t] = \frac{\mathbf{Y}Nk}{\binom{k}{\mathbf{Y}}} = \frac{\mathbf{Y}N}{k-\mathbf{Y}}$$

زيرا با فرض x=1 و با فرض x=1 داريم: $\theta=1$. بنابراين:

$$\frac{\P N}{k-1} = \frac{\theta}{k-1}$$

حال با جمع زدن برای n های مختلف داریم:

$$\frac{\theta}{n-1} + \frac{\theta}{n-1} + \ldots + \frac{\theta}{1}$$

که برابر است با:

$$E[S_k] = \theta \sum_{i=1}^{n-1} \frac{1}{i} = \theta h_n$$

 $h_n = logn$ که در آن:

سوال ٢:

در روش TajimaD ابتدا فاصله جفت جفت رشته ها را به دست می آوریم. فرض می کنیم d_{ij} فاصله ۲ رشته است. این فاصله با تعداد جهش های روی ۲ شاخه برابر است.

حال با فرض وجود k نفر، داريم:

احتمال اینکه اول جهش داشته باشیم:

$$\frac{\frac{\theta k}{Y}}{\frac{\theta k}{Y} + \binom{k}{Y}}$$

برای دو نفر داریم: احتمال اینکه اول جهش داشته باشیم: $\frac{\theta}{\theta+1}$ و احتمال اینکه اول $\frac{1}{\theta+1}$ است. حال فاصله این دو نفر را این گونه در نظر می گیریم که چند جهش تا قبل از coalsence دارند.

$$P[d_{ij} = k] = \left(\frac{\theta}{\theta + 1}\right)^k \frac{1}{1 + \theta}$$

یعنی k بار جهش رخ داده است و در نهایت coalsence انجام شده است.

$$E[d_{ij}] = \frac{\mathsf{N} - p}{p}$$
 , $k = \circ, \mathsf{N}, \mathsf{Y}, \dots$



$$E[d_{ij}] = \frac{1 - \frac{1}{1+\theta}}{\frac{1}{1+\theta}} = \frac{\frac{\theta}{\theta+1}}{\frac{1}{1+\theta}} = \theta$$

و برای تخمین TajimaD نیز داریم:

$$E[\hat{\theta_T}] = \frac{\sum_{i,j} E[d_{ij}]}{\binom{n}{\mathbf{x}}} = \theta$$

سوال ٣:

Waterson استفاده از TajimaD به این صورت است که در حالتی که جهش ها خنثی باشند باید نرخ جهش تخمین زده شده توسط TajimaD و TajimaD یکی باشند. بنابراین باید اختلافشان صفر باشد و TajimaD در این نام هم به همین معنا است.