

# تمرین سری اول

پاسخ سوال ۱

امیرحسین محمدی

997.1.11



متغیر تصادفی X دارای توزیع 
$$f_x(x)=egin{cases} cx&0\leq x\leq 1\\c(2-x)&1\leq x\leq 2 \end{cases}$$
است. مقادیر  $0&0.w$ 

زیر را برای این توزیع بدست آورید.

- ضریب c
  - CDF •
- Excepted Value •

## • ضریب c



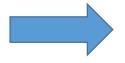
تبدیل به فرم احتمالاتی(مساحت زیر سطح نمودار)



تُبدیل به فرم احتمالاتی(مساحت زیر سطح نمودار)

• *CX* 

• c(2-x)  $1 \le x \le 2$ 



برای محاسبه ی این ضریب از این نکته استفاده می کنیم که جمع احتمال های یک تابع توزیع احتمال یک است بنابراین داریم:

$$\int_{1}^{2} c(2-x) dx$$

$$\int_{1}^{2} c(2-x) dx + \int_{0}^{1} cx dx = 1$$

$$\int_{0}^{1} cx dx$$

$$2cx - \frac{x^2}{2} \Big|_{1}^{2} + \frac{cx^2}{2} \Big|_{0}^{1} = 1$$
 C=1



## برای محاسبه ی CDF، می دانیم:

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt.$$

• 
$$CDF = \int f_x(x) dx$$

$$\int_1^2 (2 - x) dx \longrightarrow 2x - \frac{x^2}{2} \Big|_1^2 = (4 - 2) - \left(2 - \frac{1}{2}\right) = \frac{1}{2}$$

$$\int_0^1 x dx \longrightarrow \frac{x^2}{2} \Big|_0^1 = \left(\frac{1}{2} - 0\right) = \frac{1}{2}$$

$$CDF = \int_{1}^{2} (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x dx = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 1$$

### Excepted Value •



برای محاسبه ی امید ریاضی (Expected Value) داریم:

$$E[X] = \int_{\mathbb{R}} x f(x) \, dx,$$
•  $E[X] = \int_{0}^{2} x f(x) \, dx$ 

$$E[X] = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x (2 - x) dx + \int_{0}^{1} x(x) \, dx = \int_{1}^{2} x(x) \, dx$$

$$\frac{x^3}{3} \Big|_{0}^{1} + x^2 - \frac{x^3}{3} \Big|_{1}^{2} = 1$$

$$E[X] = 1$$



متغیرهای تصادفی مستقل x1,x2,...Xn با توزیع هندسی  $p(X=k)=\Theta(1-\Theta)^{k-1}$   $k \in \{1,2,3,...\}$  را در نظر بگیرید. MLE را برای پارامتر  $\Theta$  به دست آورید.

# با توجه به تابع MLE برای پارامتر O داریم:



• 
$$L(\Theta) = \prod_{i=0}^{n} \Theta(1-\Theta)^{k-1}$$

• 
$$L(\Theta) = \Theta^n (1 - \Theta)^{\sum k - n}$$

Ln گیری از طرفین:

$$lnL(\Theta) = n \ln\Theta + \left(\sum k - n\right) \ln(1 - \Theta)$$

## مشتق جزئی نسبت به $\Theta$

• 
$$\frac{\partial}{\partial \Theta} \ln L(\Theta) = n \frac{\partial}{\partial \Theta} \ln \Theta + (\sum k - n) \frac{\partial}{\partial \Theta} \ln(1 - \Theta)$$



• 
$$\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(\theta) = \frac{n}{\theta} - \frac{1}{1-\theta} (\sum k - n)$$

• 
$$n(1-\Theta)=\Theta(\sum k-n)$$

• 
$$\frac{\partial}{\partial \Theta} \ln L(\Theta) = 0$$

• 
$$n - n\theta = \theta \sum k - n\theta$$

• 
$$\frac{n}{\Theta} - \frac{1}{1-\Theta} (\sum k - n) = 0$$

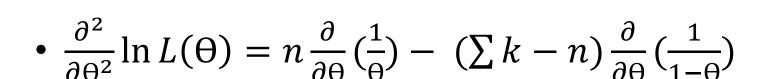
• 
$$n = \Theta \sum k$$

• 
$$\frac{n}{\Theta} = \frac{1}{1-\Theta} \left( \sum k - n \right)$$

• 
$$\Theta = \frac{n}{\sum k}$$

$$\bullet \ \Theta = \frac{1}{\frac{1}{n}\sum k}$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{n}{\theta} - \frac{1}{1 - \theta} \left( \sum k - n \right)$$



• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2} - \frac{(\sum k - n)}{(1 - \theta)^2}$$

• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n(1-\theta)^2 - \theta^2(\sum k - n)}{\theta^2(1-\theta)^2}$$

• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n - n\theta^2 + 2n\theta - \theta^2 \sum k + n\theta^2}{\theta^2 (1 - \theta)^2}$$



اثبات ماکسیمم بودن رابطه بدست آمده: 
$$\Theta = rac{1}{rac{1}{n}\sum k}$$

• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n + 2(\theta \sum k)\theta - \theta^2 \sum k}{\theta^2 (1 - \theta)^2}$$



• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n + 2\theta^2 \sum k - \theta^2 \sum k}{\theta^2 (1 - \theta)^2}$$

• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n + \theta^2 \sum k}{\theta^2 (1 - \theta)^2}$$
  $\theta = \frac{n}{\sum k}$ 

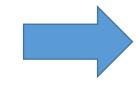
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n + \theta^2(\frac{n}{\theta})}{\theta^2(1-\theta)^2}$$

• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n + n\theta}{\theta^2 (1 - \theta)^2}$$

• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{n(-1+\theta)}{\theta^2 (1-\theta)^2}$$

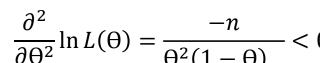
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)^2}$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)}$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$
• 
$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(\theta) = \frac{-n}{\theta^2(1-\theta)} < 0$$

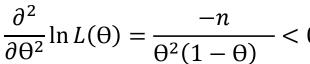
$$\Theta = \frac{n}{\sum k}$$



$$\sum k = \frac{n}{\Theta}$$

$$\Theta = \frac{1}{\frac{1}{n}\sum k}$$







# تمرین سری اول

پاسخ سوال ۲

اميرحسين محمدى

997.1.11



اگر A ماتریس مربعی، b یک متغیر، a و x بردارهای ستونی باشند، عبارت های زیر را ثابت نمایید:

$$\frac{da^Tx}{dx} = \frac{dx^Ta}{dx} = a^T \quad \bullet$$

$$\frac{d(x^T a)^2}{dx} = 2x^T a a^T$$

$$\frac{\frac{dx}{d(x^T a)^2}}{\frac{dx}{dx}} = 2x^T a a^T \cdot \frac{dx^T A x}{dx} = x^T (A + A^T) \cdot \frac{dx^T A x}{dx}$$

$$\frac{da^Tx}{dx} = \frac{dx^Ta}{dx} = a^T$$



• برای اثبات این رابطه ابتدا دو بردار زیر را طبق فرضیات مسئله در نظر می گیریم:

$$\mathbf{a} = \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix}$$
 المردار  $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = a0x0 + a1x1 + a2x2 + a3x3$ 

$$x^{T}a \Rightarrow \begin{bmatrix} x0 & x1 & x2 & x3 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} a_{0} \\ a_{1} \\ a_{2} \\ a_{3} \end{bmatrix} = a0x0 + a1x1 + a2x2 + a3x3$$

$$a^T x \Rightarrow [a0 \ a1 \ a2 \ a3] * \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{vmatrix} = [a0x0 \ a1x1 \ a2x2 \ a3x3]$$



$$x^{T}a \Rightarrow [x0 \ x1 \ x2 \ x3] * \begin{bmatrix} a_{1} \\ a_{2} \\ a_{3} \end{bmatrix} = [a0x0 \ a1x1 \ a2x2 \ a3x3]$$

$$\frac{da^{T}x}{dx} = \frac{d(a0x0 + a1x1 + a2x2 + a3x3)}{dx} = [a0 \ a1 \ a2 \ a3]$$



• 
$$\frac{dx^Ta}{dx} = \frac{d(a0x0+a1x1+a2x2+a3x3)}{dx} = [a0 \ a1 \ a2 \ a3]$$

$$\frac{da^Tx}{dx} = \frac{dx^Ta}{dx} = a^T$$

$$\frac{d(x^T a)^2}{dx} = 2x^T a a^T$$



ابتدا مشتق جزئی می گیریم:

• 
$$\frac{d(x^T a)^2}{dx} = 2(x^T a) \frac{d(x^T a)}{dx}$$
  $\frac{da^T x}{dx} = \frac{dx^T a}{dx} = a^T$  بنابر این از قسمت یک داریم

$$\frac{dx^T A x}{dx} = x^T (A + A^T)$$



همچنین بر اساس قاعده ی زنجیری داریم:

$$rac{d(f(x,y))}{dx} = rac{\partial (f(x,y))}{\partial x} + rac{d(y^T(x))}{dx} rac{\partial (f(x,y))}{\partial y}$$



$$rac{\partial (x^Ty)}{\partial x}=y$$

### فرض می کنیم:



$$y = Ax$$

$$\frac{d(x^TAX)}{dx} = \frac{d(x^TY)}{dx} = \frac{\partial(x^TY)}{\partial x} + \frac{d(y(x)^T)}{dx} \frac{\partial(x^TY)}{\partial y} = y + \frac{d(x^TA^T)}{dx}x = y + A^Tx$$
$$= (A + A^T)x$$



مقدار ویژه و بردار ویژه را برای ماتریس  $HH^T$ را بدست آورید:

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$



$$HH^{T} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$$

محاسبه ی دترمینان برای محاسبه ی مقدار ویژه:

$$|A - \lambda I| = 0$$

$$|A - \lambda I| = 0 \qquad \qquad |HH^T - \lambda I| = \begin{vmatrix} 5 - \lambda & 2 \\ 2 & 2 - \lambda \end{vmatrix} = 10 - 5\lambda - 2\lambda + \lambda^2$$

$$10-5\lambda-2\lambda+\lambda^2=0$$
 مقدار ویژه  $\lambda 1=6, \lambda 2=1$ 

# بردار ویژه



$$\lambda 1 = 6 \implies \begin{vmatrix} 5 - \lambda & 2 \\ 2 & 2 - \lambda \end{vmatrix} \implies \begin{vmatrix} -1 & 2 \\ 2 & -4 \end{vmatrix} * \begin{vmatrix} v_1 \\ v_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 \\ 0 \end{vmatrix} \implies \begin{cases} -v_1 + 2v_2 = 0 \\ 2v_1 - 4v_2 = 0 \end{cases}$$

$$v_2 = \frac{v_1}{2}$$

$$\lambda 2 = 1 \quad \Longrightarrow \quad \begin{vmatrix} 5 - \lambda & 2 \\ 2 & 2 - \lambda \end{vmatrix} \quad \Longrightarrow \quad \begin{vmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 1 \end{vmatrix} * \begin{vmatrix} v_1 \\ v_2 \end{vmatrix} \quad \Longrightarrow \begin{cases} 4v_1 + 2v_2 = 0 \\ 2v_1 + v_2 = 0 \end{cases}$$

$$v_2 = -2v_1$$



# تمرین سری اول پاسخ سوال۳

اميرحسين محمدى

997.1.11



فرض کنید n داده آموزش به صورت  $(x^n,y^n),\dots(x^n,y^n),\dots(x^n,y^n)$  در اختیار داریم که هر کدام از x ابعدی می باشد. می خواهیم از رگرسیون خطی با تابع هزینه SSE استفاده کنیم که به فرم زیر است:

$$j(w) = \sum_{i=0}^{n} (y^{i} - w^{T} x^{i})^{2}$$

فرم W بهینه را بریا تابع هزینه بدست آورید.

• 
$$j(w) = \sum_{i=0}^{n} (y^i - w^T x^i)^2$$

$$\bullet \ j(w) = ||y - Xw||$$

• 
$$\overline{\nabla}_w j(w) = -2X^T(y - Xw)$$

• 
$$\overline{\nabla}_w j(w) = 0$$

• 
$$X^TXw = X^Ty$$

• 
$$w = (X^T X)^{-1} X^T y$$



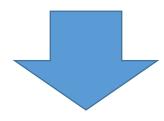
$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} 1 & x_1^{(1)} & \cdots & x_d^{(1)} \\ 1 & x_1^{(2)} & \cdots & x_d^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_1^{(n)} & \cdots & x_d^{(n)} \end{bmatrix} \quad \mathbf{w} = \begin{bmatrix} w_0 \\ w_1 \\ \vdots \\ w_d \end{bmatrix} \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y^{(1)} \\ \vdots \\ y^{(n)} \end{bmatrix}$$

• 
$$j(w) = \sum_{i=0}^{n} (y^i - w^T x^i)^2$$



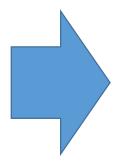
بازنویسی عبارت بالا به فرم دیگر

• Xw = y



حهت معکوس کردن X، ضرب طرفین در  $X^T$  تا ماتریس مربعی شود

•  $X^T X w = X^T y$ 





•  $w = (X^T X)^{-1} X^T y$ 



مشکلات استفاده مستقیم از رابطه قسمت قبل را بیان کنید و برای آن ها راه حلی ارائه دهید.



 $\stackrel{•}{\diamond}$  از مهمترین مشکلات استفاده از این رابطه ی می توان به سربار محاسباتی بالای آن اشاره کرد. می دانیم مرتبه ی زمانی ضرب دو ماتریس  $O(n^3)$  و اگر n از یک حد معین مثلا 10000 باشند این زمان اجرا بسیار قابل ملاحظه بوده و به نوعی گلوگاه محسوب می شود و با توجه به اینکه عمده ی مسائل از حجم قابل توجهی ویژگی برخودار هستند بنابراین استفاده از رابطه ی مستقیم به عنوان کی مزین محسوب نمی شود. از جمله راه حل هایی که برای رفع این مشکل ارائه می شود کاهش ابعاد و ویژگی هاست که خود این مسئله می تواند و به کاهش دقت منجر شود. از دیگر راه حل های ارائه شده برای رفع این مشکل استفاده از گرادیان کاهشی برای محاسبه ی بهترین w برای مسئله ی مورد نظر است.

از دیگر مشکلات این روش، می توان به معکوس ناپذیری  $X^TX$  اشاره کرد که دلیل آن افزونگی ویژگی ها (وابستگی خطی بین نها) و زیاد بودن ویژگی هاست. که از راه حل های آن می توان به استفاده از ماتریس شبه معکوس اشار کرد.

### w= pinv(X.T @ X) @ X.T @ y

از دیگر راه حل ها برای رفع مشکل معکوس ناپذیری می توان به حذف برخی از ویژگی ها با استفاده از تنظیم اشاره کرد.



اگر به تابع هزینه جمله منظم ساز  $||w^2||$  را بیفزاییم، فرم بسته پاسخ بهینه w را به دست آورید.

• 
$$j(w) = \sum_{i=0}^{n} (y^{i} - w^{T} x^{i})^{2} + ||w||^{2}$$



• 
$$j(w) = \sum_{i=0}^{n} (y^i - w^T x^i)^2 + \lambda \times \sum_{j=0}^{n} w^2_j = (Xw - y)^T (Xw - y) + \lambda w^T w$$

• 
$$(X^TX + \lambda I)w = X^Ty$$

• 
$$w = (X^T X + \lambda I)^{-1} X^T y$$



رگرسیون خطی وزن دار، تعمیمی از رگرسیون خطی است که در آن به هر یک از داده ها، وزنی اختصاص داده میشود:

$$j(w) = \sum_{i=0}^{n} f_i \left( y^i - w^T x^i \right)^2$$

فرم بهینه W بریا این تابع هزینه بدست آورید.

• 
$$j(w) = \sum_{i=0}^{n} f_i (y^i - w^T x^i)^2$$



• 
$$\sum_{i=0}^{n} f_i (y^i - w^T x^i)^2 = \sum_{i=0}^{n} f_i (w^T x^i - y^i)^2 = (Y - XW)^T F(Y - XW)$$

• 
$$\frac{\partial J}{\partial w} = -X^T F(Y - XW) = -X^T FY + X^T FXW$$

• 
$$X^T F X W = X^T F Y$$

• 
$$W = (X^T F X)^{-1} X^T F Y$$



# تمرین سری اول

پاسخ سوال ۴

اميرحسين محمدى

997.1.11



درخت تصمیم را به صورت دستی بر روی داده های یادگیری آموزش دهید و دقت دسته بند را بر روی داده ای تست بدست آورید.

برای سوالات زیر در صورتی که در درخت تصمیم تغییری ایجاد شود، آن را مجددا رسم نموده و دقت دسته بند را برای داده های تست حساب نمایید. چناچه در درخت تصیم تغییری ایجاد نشود دلیل آن را به طور کامل توضیح دهید.

# دیتاست اصلی

نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	بیمار بودن
X1	10	30	زیاد	١	۴.	بله
X2	101	31	متوسط	•	14	خیر
Х3	20	70	زیاد	۲	٣٣	بله
X4	200	35	کم	٣	١.	خیر
X5	37	90	متوسط	77	11	بله
X6	25	25	متوسط	19	۵۰	خير
X7	40	75	زیاد	٣.	۵۵	خير
X8	50	45	کم	۴	١٢	بله
X9	120	80	متوسط	77	٨	خير



## دیتاست پس از تغییر بر اساس فرضیات مسئله

نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	بیمار بودن
X1	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
X2	زیاد	کم	متوسط	کم	کم	خير
Х3	کم	زیاد	زیاد	کم	زیاد	بله
X4	زیاد	کم	کم	کم	کم	خير
X5	کم	زیاد	متوسط	زیاد	کم	بله
Х6	کم	کم	متوسط	زیاد	زیاد	خير
X7	کم	زیاد	زیاد	زیاد	زیاد	خير
X8	کم	کم	کم	کم	کم	بله
X9	زیاد	زیاد	متوسط	زیاد	کم	خير





Entropy(s)=
$$-\frac{4}{9} * \log_2 \frac{4}{9} - \frac{5}{9} * \log_2 \frac{5}{9} = 0.989$$

Entropy(
$$s = -\frac{4}{6} * \log_2 \frac{4}{6} - \frac{2}{6} * \log_2 \frac{2}{6} = 0.916$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{3} * \log_2 \frac{0}{3} - \frac{3}{3} * \log_2 \frac{3}{3} = 0$$

- Gain(s, اُدُن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, کم) = entropy(s)  $\frac{6}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{9}$  \* entropy(s) = 0.379



Entropy(s)=
$$-\frac{4}{9} * \log_2 \frac{4}{9} - \frac{5}{9} * \log_2 \frac{5}{9} = 0.989$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{5} * \log_2 \frac{2}{5} - \frac{3}{5} * \log_2 \frac{3}{5} = 0.96$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} - \frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} = 1$$

- Gain(s, زّن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, زنا = entropy(s)  $\frac{5}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{9}$ \* entropy(s) = 0.019

# مقادیر: کم، زیاد و متوسط → ویژگی: ژن۳

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{9} * \log_2 \frac{4}{9} - \frac{5}{9} * \log_2 \frac{5}{9} = 0.989$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.913$$

S متوسط [۱+ ۳-]  
Entropy(sزیاد=
$$\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$



- Gain(s,  $(S_V)$ ) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, (¿¿)) = entropy(s)  $\frac{2}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{9}$ \*entropy(sزیاد  $-\frac{4}{9}*entropy(s)$ = 0.103



Entropy(s)=
$$-\frac{4}{9} * \log_2 \frac{4}{9} - \frac{5}{9} * \log_2 \frac{5}{9} = 0.989$$

Entropy(
$$s = -\frac{3}{5} * \log_2 \frac{3}{5} - \frac{2}{5} * \log_2 \frac{2}{5} = 0.96$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$

- $Gain(s, \stackrel{\mathcal{C}}{\mathcal{C}}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, ارّن  $^{9}$ ) = entropy(s)  $\frac{5}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.091



Entropy(s)=
$$-\frac{4}{9} * \log_2 \frac{4}{9} - \frac{5}{9} * \log_2 \frac{5}{9} = 0.989$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{5} * \log_2 \frac{2}{5} - \frac{3}{5} * \log_2 \frac{3}{5} = 0.969$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} - \frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} = 0.007$$

- $Gain(s, \mathcal{E}_{\mathcal{U}}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, گزن $^{5}$ )= entropy(s)- $\frac{5}{9}$ \* entropy(s)- $\frac{4}{9}$ \* entropy(s)=0.091

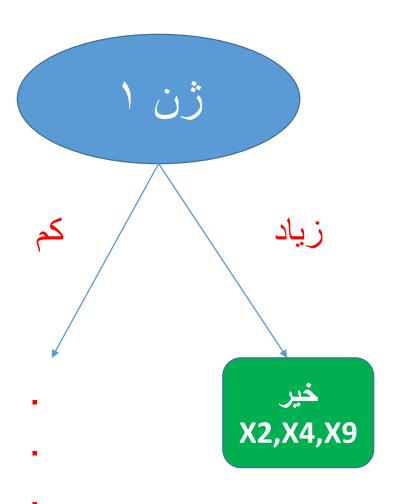
- Gain(s, کے)= entropy(s)- $\frac{6}{9}$ \* entropy(s)- $\frac{3}{9}$ \* entropy(s)=0.379
- $Gain(s, 7) = entropy(s) \frac{5}{9} * entropy(s) \frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.019
- Gain(s, ریخ) = entropy(s)  $\frac{2}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.103
- $Gain(s, \stackrel{6}{\cancel{\cup}}) = entropy(s) \frac{5}{9} * entropy(s) \frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.091
- $Gain(s, 2) = entropy(s) \frac{5}{9} * entropy(s) \frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.091





$$Gain(s, 'ثن') = entropy(s) - \frac{6}{9} * entropy(s) - \frac{3}{9}$$

$$* entropy(s) = 0.379$$





### دیتاست پس ازانتخاب ژن ۱



نام شخص	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	بيمار بودن
X1	کم	زياد	کم	زیاد	بله
Х3	زیاد	زیاد	کم	زیاد	بله
X5	زیاد	متوسط	زیاد	کم	بله
Х6	کم	متوسط	زیاد	زیاد	خير
X7	زیاد	زیاد	زیاد	زیاد	خير
X8	کم	کم	کم	کم	بله



Entropy(s)=
$$-\frac{4}{6} * \log_2 \frac{4}{6} - \frac{2}{6} * \log_2 \frac{2}{6} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

- Gain(s, ازّن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|}$  \* entropy( $S_V$ )
- Gain(s, زنّ)= entropy(s)- $\frac{3}{6}$ \* entropy(s)- $\frac{3}{6}$ \* entropy(s)=0

### مقادیر: کم، زیاد و متوسط **ویژگی: ژن۳**

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{9} * \log_2 \frac{4}{9} - \frac{5}{9} * \log_2 \frac{5}{9} = 0.989$$

Entropy(
$$s_{>}$$
)= $-\frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} - \frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} = 0$ 

Entropy(sزیاده)=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(sزیاده)=
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$



- $Gain(s, r_{(i)}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, (5, 7)) = entropy(s)  $\frac{1}{6}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{6}$  \* entropy(s)  $\frac{2}{6}$  \* entropy(s)  $\frac{2}{6}$  \* entropy(s) = 0.125



$$S[4+ 2-]$$

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{6} * \log_2 \frac{4}{6} - \frac{2}{6} * \log_2 \frac{2}{6} = 0.916$$

Entropy(
$$s_{3}$$
)= $-\frac{3}{3} * \log_{2} \frac{3}{3} - \frac{0}{3} * \log_{2} \frac{0}{3} = 0$ 

Entropy(sغيادة)=
$$-\frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} - \frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} = 0.916$$

- Gain(s, f(s)) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|}$  \* entropy( $S_V$ )
- Gain(s, ۴زن)= entropy(s)- $\frac{3}{6}$ \* entropy(s)- $\frac{3}{6}$ \* entropy(s)=0.458



$$S[4+ 2-]$$

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{6} * \log_2 \frac{4}{6} - \frac{2}{6} * \log_2 \frac{2}{6} = 0.916$$

Entropy(
$$s_{1} \le 1 = -\frac{0}{2} * \log_{2} \frac{0}{2} - \frac{2}{2} * \log_{2} \frac{2}{2} = 0$$

Entropy(sزیاد = 
$$-\frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} - \frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} = 1$$

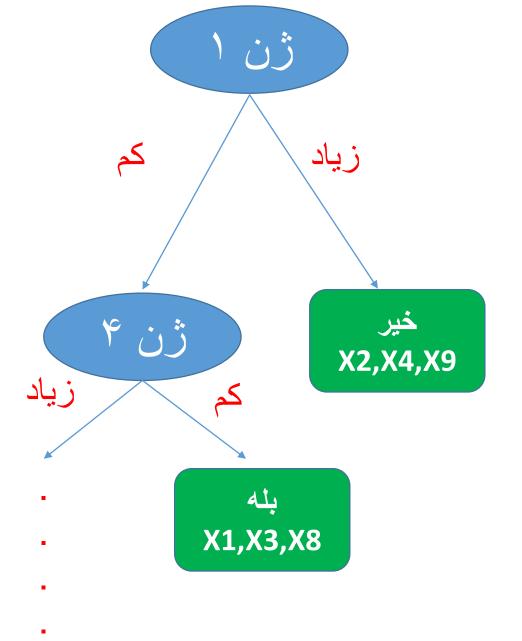
- $Gain(s, \Delta_{\mathcal{C}}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, \Delta_{ij}) = entropy(s) \frac{2}{6} * entropy(s) \frac{4}{6}$ \* entropy(s) = 0.249

- Gain(s, ۲زن)= entropy(s)- $\frac{3}{6}$ \* entropy(s)- $\frac{3}{6}$ \* entropy(s)=0
- Gain(s, (5, 7)) = entropy(s)  $\frac{1}{6}$  \* entropy(s  $\frac{3}{6}$  \* entropy(s)  $\frac{2}{6}$  \* entropy(s)  $\frac{2}{6}$  \* entropy(s) = 0.125
- Gain(s, ۴زن) = entropy(s)  $\frac{3}{6}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{6}$ \* entropy(s) = 0.458
- $Gain(s, \Delta_{ij}) = entropy(s) \frac{2}{6} * entropy(s) \frac{4}{6}$  \* entropy(s) = 0.249





 $Gain(s, f_{ij})=entropy(s)-\frac{3}{6}*entropy(s)-\frac{3}{6}$  \*entropy(s)=0.458



#### دیتاست پس ازانتخاب ژن۴

نام شخص	ژن۲	ژن ۳	ژن۵	بیمار بودن
X5	زیاد	متوسط	کم	بله
X6	کم	متوسط	زیاد	خير
X7	زیاد	زیاد	زیاد	خير





Entropy(s)=
$$-\frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} - \frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} - \frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

- $Gain(s, \zeta_U) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, زنّا = entropy(s)  $\frac{1}{3}$  \* entropy(s  $\frac{2}{3}$  \* entropy(s) = 0.249

Entropy(s)=
$$-\frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} - \frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} = 0.916$$

Entropy(sزیاده)=
$$-\frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} - \frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد = 
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$



- $Gain(s, r_{(i)}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, "زیادentropy(s)) = entropy(s)  $\frac{1}{3}$  \* entropy(s)  $\frac{2}{3}$  \* entropy(s) = 0.249



Entropy(s)=
$$-\frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} - \frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} - \frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{2} * \log_2 \frac{0}{2} - \frac{2}{2} * \log_2 \frac{2}{2} = 0$$

- $Gain(s, \mathcal{E}_{\mathcal{U}}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, 2) = entropy(s) \frac{1}{3} * entropy(s) \frac{2}{3}$ \* entropy(s) = 0.916

• Gain(s, زيات) = entropy(s) - 
$$\frac{1}{3}$$
 \* entropy(s) -  $\frac{2}{3}$  \* entropy(s) = 0.249

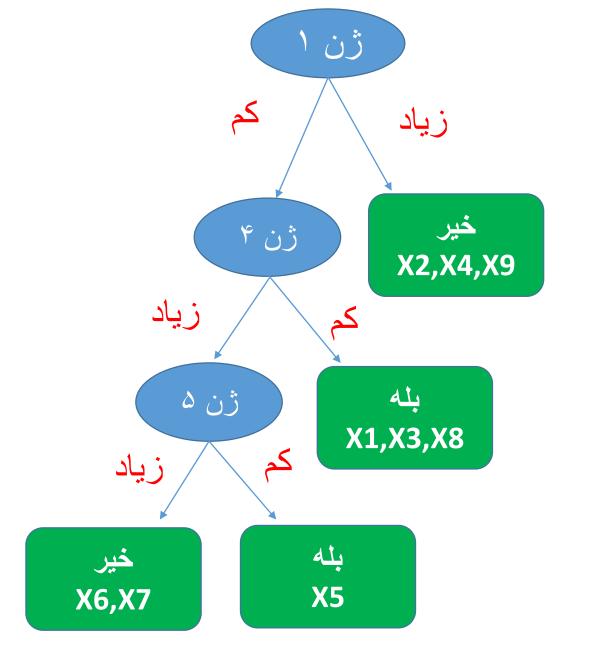
• Gain(s, 
$$r(i)$$
)= entropy(s)  $-\frac{1}{3}$ \* entropy(s)  $-\frac{2}{3}$ \* entropy(s)  $-\frac{2}{3}$ \* entropy(s) = 0.249

• Gain(s, گزن = entropy(s)-
$$\frac{1}{3}$$
 \* entropy(s)- $\frac{2}{3}$   
\* entropy(s)=0.916





$$Gain(s, 2) = entropy(s) - \frac{1}{3} * entropy(s) - \frac{2}{3}$$
 $* entropy(s) = 0.916$ 





### داده های تست

بيمار	\
ب	
<u>.</u>	
ب	
<b>Š</b>	

نام شخص	ژن ۱	ژن۲	<i>ژن</i> ۳	ژن ۴	ژن۵	بیمار بودن
Y1	42	20	زیاد	•	٣٧	بله
Y2	139	85	کم	١۵	۵۰	خير
Y3	59	41	زیاد	۴	۵۰	بله
Y4	22	37	متوسط	1	۸.	خير
Y5	76	65	متوسط	۲	9.	بله
Y6	30	83	زیاد	1	1 \	خير

# تغییر داده های تست با توجه به فرضیات مسئله



نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	بیمار بودن
Y1	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
Y2	زیاد	زیاد	کم	زیاد	زیاد	خير
Y3	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
Y4	کم	کم	متوسط	کم	زیاد	خير
Y5	کم	زیاد	متوسط	کم	زیاد	بله
Y6	کم	زیاد	زیاد	کم	کم	خير



دقت= ۶۶/۶۶	
درصد	

نام شخص	بیمار بودن (لیبل واقعی)	پیش بینی
Y1	بله	بله
Y2	خير	خير
Y3	بله	خير
Y4	خير	خير
Y5	بله	خير
Y6	خير	خير



اگر ژن شماره ۲ وجود نداشت تغییری در درخت ایجاد می شد؟ در صورتی که ژن شماره ۳ نباشد آیا باز هم تغییری در درخت تصمیم ایجاد نمی شود؟



اگر ژن شماره ی دو و ژن شماره سه در در این دیتا ست وجود نداشت، هیچ تغییری در درخت به وجود نمی آمد. زیرا همانطور که در قسمت یک مشاهده شد، درخت تصمیم تشکیل شده مستقل از ژن دو و سه در و سه است و صرفا به ژن یک و چهار و پنج وابستگی دارد. دلیل استفاده نکردن از ژن دو و سه در درخت تصمیم information gain بسیار کم بدست آمده در هر مرحله است. دلیل gain کم این دو ژن پراکندگی زیاد بین این دو ژن است به این معنا که مثلا اگر ۹ داده در مرحله ی آموزش وجود داشته باشد، تفکیک داده ها بر اساس لیبل ها معین شده تقریبا ۵۰ درصد به ازای هر لیبل است و این مسئله سبب می شود که information gain در هر مرحله کمترین میزان را به خود بگیرد (زیرا ۵۰ ۵۰ شدن داده ها کمکی به تصمیم گیری نمی کند) و این مسئله در ژن دو و سه وجود دارد. همچنین از دیگر دلایل انتخاب نشدن ژن سه می توان به بیشتر بودن تعداد ویژگی ها در وجود دارد. همچنین از دیگر دلایل انتخاب نشدن ژن سه می توان به بیشتر بودن تعداد ویژگی ها در این ژن اشاره کرد که این مسئله به همراه ۵۰ ۵۰ شدن لیبل ها به نوعی خود سبب کاهش این ژن اشاره کرد که این مسئله به همراه ۵۰ ۵۰ شدن لیبل ها به نوعی خود سبب کاهش این شود.



اگر فرد X5 به عنوان فرد سالم در نظر گرفته می شد، تغییری در درخت تصمیم رخ می داد؟

### دیتاست پس از تغییر بر اساس فرضیات مسئله

نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	بیمار بودن
X1	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
X2	زیاد	کم	متوسط	کم	کم	خير
Х3	کم	زیاد	زیاد	کم	زیاد	بله
X4	زیاد	کم	کم	کم	کم	خير
X5	کم	زیاد	متوسط	زیاد	کم	خير
Х6	کم	کم	متوسط	زیاد	زیاد	خير
X7	کم	زیاد	زیاد	زیاد	زیاد	خير
X8	کم	کم	کم	کم	کم	بله
X9	زیاد	زیاد	متوسط	زیاد	کم	خير





Entropy(s)=
$$-\frac{3}{9} * \log_2 \frac{3}{9} - \frac{6}{9} * \log_2 \frac{6}{9} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{3}{6} * \log_2 \frac{3}{6} - \frac{3}{6} * \log_2 \frac{3}{6} = 1$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{3} * \log_2 \frac{0}{3} - \frac{3}{3} * \log_2 \frac{3}{3} = 0$$

- Gain(s, ازّن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, کے)= entropy(s)- $\frac{6}{9}$ \* entropy(s)- $\frac{3}{9}$ \* entropy(s)=0.249



Entropy(s)=
$$-\frac{3}{9} * \log_2 \frac{3}{9} - \frac{6}{9} * \log_2 \frac{6}{9} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{5} * \log_2 \frac{2}{5} - \frac{3}{5} * \log_2 \frac{3}{5} = 0.969$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$

- Gain(s, زّن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|}$  \* entropy( $S_V$ )
- Gain(s, زنّ) = entropy(s)  $\frac{5}{9}$  \* entropy(s  $\frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.018

## مقادیر: کم، زیاد، متوسط حصورت : ژن۳

Entropy(s)=
$$-\frac{3}{9} * \log_2 \frac{3}{9} - \frac{6}{9} * \log_2 \frac{6}{9} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{4} * \log_2 \frac{0}{4} - \frac{4}{4} * \log_2 \frac{4}{4} = 0$$



- Gain(s, ("ذن") = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, رقبی) = entropy(s)  $\frac{2}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.389



Entropy(s)=
$$-\frac{3}{9} * \log_2 \frac{3}{9} - \frac{6}{9} * \log_2 \frac{6}{9} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{3}{5} * \log_2 \frac{3}{5} - \frac{2}{5} * \log_2 \frac{2}{5} = 0.969$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{4} * \log_2 \frac{0}{4} - \frac{4}{4} * \log_2 \frac{4}{4} = 0$$

- $Gain(s, \stackrel{\mathcal{C}}{\mathcal{C}}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, (زنه) = entropy(s)  $\frac{5}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.378



Entropy(s)=
$$-\frac{3}{9} * \log_2 \frac{3}{9} - \frac{6}{9} * \log_2 \frac{6}{9} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{5} * \log_2 \frac{1}{5} - \frac{4}{5} * \log_2 \frac{4}{5} = 0.72$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} - \frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} = 1$$

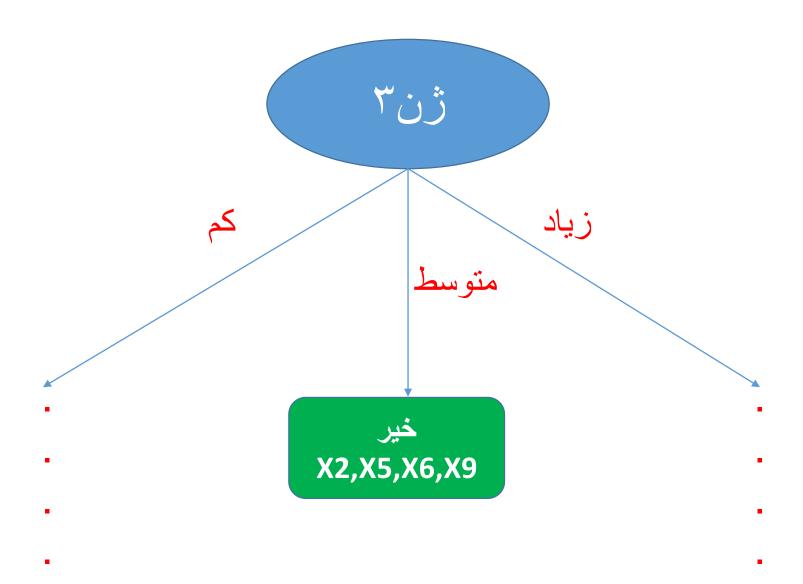
- $Gain(s, \delta : \mathcal{E}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, 2) = entropy(s) \frac{5}{9} * entropy(s) \frac{4}{9}$ \* entropy(s) = 0.071

- Gain(s, کے)= entropy(s)- $\frac{6}{9}$ \* entropy(s)- $\frac{3}{9}$ \* entropy(s)=0.249
- Gain(s, زیاد= entropy(s)- $\frac{5}{9}$ \* entropy(s)- $\frac{4}{9}$ \* entropy(s)=0.018
- Gain(s, رقبی) = entropy(s)  $\frac{2}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{9}$  \* entropy(s) متوسطح) = 0.389
- Gain(s, ارّن) = entropy(s)  $\frac{5}{9}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{9}$ \* entropy(s) = 0.378
- $Gain(s, (5)) = entropy(s) \frac{5}{9} * entropy(s) \frac{4}{9}$  \* entropy(s) = 0.071





$$Gain(s, 7) = entropy(s) - \frac{2}{9} * entropy(s) - \frac{3}{9}$$
 $* entropy(s) - \frac{4}{9} * entropy(s) = 0.389$ 





### داده هایی که ویژگی ژن ۳ آنها مقدار زیاد را داراست



نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۴	ژن۵	بيمار بودن
X1	کم	کم	کم	زیاد	بله
Х3	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
X7	کم	زیاد	زیاد	زیاد	خير



Entropy(s)=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

- Gain(s, ازّن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|}$  \* entropy( $S_V$ )
- Gain(s, ازْن)= entropy(s)- $\frac{3}{3}$ \* entropy(s)- $\frac{0}{3}$ \* entropy(s)=0



Entropy(s)=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} - \frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

- Gain(s, زّن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|}$  \* entropy( $S_V$ )
- Gain(s, زنّ)= entropy(s)- $\frac{1}{3}$ \* entropy(s)- $\frac{2}{3}$ \* entropy(s)=0.249



Entropy(s)=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{2} * \log_2 \frac{2}{2} - \frac{0}{2} * \log_2 \frac{0}{2} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} - \frac{0}{2} * \log_2 \frac{0}{2} = 0$$

- Gain(s,  $(S_V)$ ) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|}$  \* entropy( $S_V$ )
- Gain(s, (زنه) = entropy(s)  $\frac{2}{3}$  \* entropy(s)  $\frac{1}{3}$  \* entropy(s) = 0.916



Entropy(s)=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

- $Gain(s, S_V) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, 2) = entropy(s) \frac{3}{3} * entropy(s) = 0$

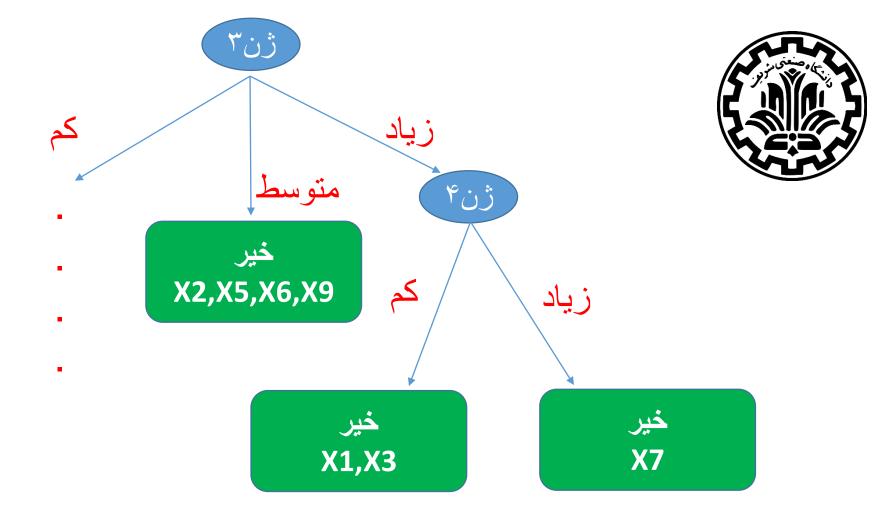
- Gain(s, کے)= entropy(s)- $\frac{3}{3}$ \* entropy(s)- $\frac{0}{3}$ \* entropy(s)=0
- Gain(s, زنا= entropy(s)- $\frac{1}{3}$ \* entropy(s)- $\frac{2}{3}$ \* entropy(s)=0.249
- Gain(s, خزی)= entropy(s)- $\frac{2}{3}$ \* entropy(s)- $\frac{1}{3}$ \* entropy(s)=0.916
- Gain(s, 2زیاد $s = entropy(s) \frac{3}{3} * entropy(s) = 0$





$$Gain(s, (5)) = entropy(s) - \frac{2}{3} * entropy(s) - \frac{1}{3}$$

$$* entropy(s) = 0.916$$



### داده هایی که ویژگی ژن ۳ آنها مقدار کم را داراست



نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۴	ژن۵	بيمار بودن
X4	زیاد	کم	کم	کم	خير
X8	کم	کم	کم	کم	بله



Entropy(s)=
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} - \frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} - \frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} = 0$$

- Gain(s, اُژن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, 'ڏن') = entropy(s) \frac{1}{2} * entropy(s) \frac{1}{2}$  \* entropy(s) = 1

Entropy(s)=
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

• Gain(s, 
$$(S_V)$$
) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$ 

• Gain(s, (زن) = entropy(s) - 
$$\frac{2}{2}$$
 \* entropy(s) = 0



Entropy(s)=
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

• 
$$Gain(s, \stackrel{(i)}{\smile}) = entropy(s) - \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$$

• Gain(s, ازْنَ = entropy(s) - 
$$\frac{2}{2}$$
 \* entropy(s) = 0

## مقادیر: کم، زیاد ----- ویژگی: ژن۵



Entropy(s)=
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

• 
$$Gain(s, \mathring{(U)}) = entropy(s) - \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$$

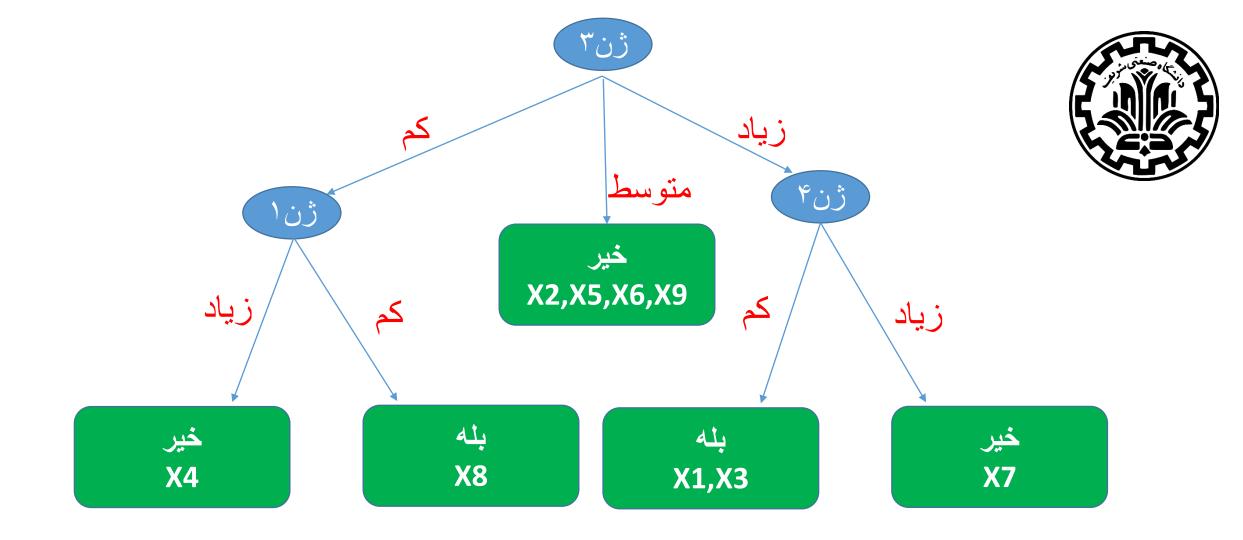
• 
$$Gain(s, 'زیاد = entropy(s) - \frac{2}{2} * entropy(s) = 0$$

- Gain(s, گے) = entropy(s)  $\frac{1}{2}$  \* entropy(s)  $\frac{1}{2}$  \* entropy(s) = 1
- Gain(s, (ژن) = entropy(s)  $\frac{2}{2}$  \* entropy(s) = 0
- Gain(s, ارّن) = entropy(s)  $\frac{2}{2}$  \* entropy(s) = 0
- Gain(s, زیاد $entropy(s) \frac{2}{2} * entropy(s) = 0$





$$Gain(s, 'کنج) = entropy(s) - \frac{1}{2} * entropy(s) - \frac{1}{2}$$
 $* entropy(s) = 1$ 





بنابراین تغییر لیبل داده ی X5 سبب تغییر درخت تصیم و انتخاب ژن ها شد.

# داده های تست



نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	بیمار بودن
Y1	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
Y2	زیاد	زیاد	کم	زیاد	زیاد	خير
Y3	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
Y4	کم	کم	متوسط	کم	زیاد	خير
Y5	کم	زیاد	متوسط	کم	زیاد	بله
Y6	کم	زیاد	زیاد	کم	کم	خير



دقت= ۶۶/۶۶
درصد

نام شخص	بیمار بودن (لیبل واقعی)	پیش بینی
Y1	بله	بله
Y2	خير	خير
Y3	بله	بله
Y4	خير	خير
Y5	بله	خير
Y6	خير	بله



اگر فرد جدیدی به نام X10 به داده های آموزش اضافه می شد و علاوه بر اطلاعات زیر، شامل چند ژن دیگر با مقادیر تصادفی کم یا زیاد بود، تغییری در درخت تصمیم ایجاد می کرد؟

X10	17	7	80	کم	27		20	خیر
X10	17	80	کم	27	20	کم	زیاد	خیر
X10	کم	زیاد	کم	زیاد	کم	کم	زیاد	خیر

نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	ژن ۶	ژن ۷	بیمار بودن
X1	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	-	-	بله
X2	زیاد	کم	متوسط	کم	کم	-	-	خير
Х3	کم	زیاد	زیاد	کم	زیاد	-	-	بله
X4	زیاد	کم	کم	کم	کم	-	-	خير
X5	کم	زیاد	متوسط	زیاد	کم	-	-	خير
X6	کم	کم	متوسط	زیاد	زیاد	-	-	خير
X7	کم	زیاد	زیاد	زیاد	زیاد	-	-	خير
X8	کم	کم	کم	کم	کم	-	-	بله
X9	زیاد	زیاد	متوسط	زیاد	کم	-	-	خير
X10	کم	زیاد	کم	زیاد	کم	کم	زیاد	خير





Entropy(s)=
$$-\frac{4}{10} * \log_2 \frac{4}{10} - \frac{6}{10} * \log_2 \frac{6}{10} = 0.969$$

Entropy(
$$s = -\frac{4}{7} * \log_2 \frac{4}{7} - \frac{3}{7} * \log_2 \frac{3}{7} = 0.984$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{3} * \log_2 \frac{0}{3} - \frac{3}{3} * \log_2 \frac{3}{3} = 0$$

- $Gain(s, \mathring{\mathcal{E}}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, 'نن') = entropy(s) \frac{7}{10} * entropy(s) \frac{3}{10}$  \* entropy(s) = 0.280



Entropy(s)=
$$-\frac{4}{10} * \log_2 \frac{4}{10} - \frac{6}{10} * \log_2 \frac{6}{10} = 0.984$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{5} * \log_2 \frac{2}{5} - \frac{3}{5} * \log_2 \frac{3}{5} = 0.969$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{2}{5} * \log_2 \frac{2}{5} - \frac{3}{5} * \log_2 \frac{3}{5} = 0.969$$

- Gain(s, زُنُّ)= entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|}$  \* entropy( $S_V$ )
- Gain(s, زن)= entropy(s)- $\frac{5}{10}$ \* entropy( $\frac{5}{10}$ )= $\frac{5}{10}$ \* entropy( $\frac{5}{10}$ )=0

## مقادیر: کم، زیاد و متوسط حصورت کم، زیاد و متوسط حصورت کم،

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{10} * \log_2 \frac{4}{10} - \frac{6}{10} * \log_2 \frac{6}{10} = 0.984$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} - \frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} = 0.916$$

Entropy(s)=
$$-\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$
S | \( \mathref{\gamma} \) | \( \mathref{\gamma} \)

Entropy(sزیاد )=
$$-\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$



- $Gain(s, \tilde{\mathcal{C}}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, (زیاد entropy(s)  $\frac{3}{10}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{10}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{10}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{10}$  \* entropy(s) = 0.096



Entropy(s)=
$$-\frac{4}{10} * \log_2 \frac{4}{10} - \frac{6}{10} * \log_2 \frac{6}{10} = 0.984$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{5} * \log_2 \frac{2}{5} - \frac{3}{5} * \log_2 \frac{3}{5} = 0.969$$

Entropy(s-زیاد
$$=-\frac{1}{5} * \log_2 \frac{1}{5} - \frac{4}{5} * \log_2 \frac{4}{5} = 0.72$$

- $Gain(s, \stackrel{\mathcal{C}}{\mathcal{S}_V}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, \stackrel{\mathcal{C}}{)} = entropy(s) \frac{5}{10} * entropy(s) \frac{5}{10}$  \* entropy(s) = 0.125



$$S[2+ 4-]$$

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{10} * \log_2 \frac{4}{10} - \frac{6}{10} * \log_2 \frac{6}{10} = 0.984$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{6} * \log_2 \frac{2}{6} - \frac{4}{6} * \log_2 \frac{4}{6} = 0.916$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} - \frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} = 1$$

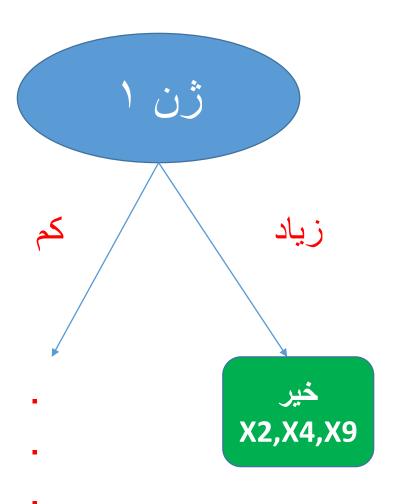
- Gain(s,  $(S_V)$ ) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, گزن $^{\circ}$ )= entropy(s)- $\frac{6}{10}$ \* entropy( $^{\circ}$ )- $\frac{4}{10}$ \* entropy( $^{\circ}$ )= 0.034

- Gain(s, کے)= entropy(s)- $\frac{7}{10}$ \* entropy(s)- $\frac{3}{10}$ \* entropy(s)=0.280
- Gain(s, زنّ) = entropy(s)  $\frac{5}{10}$  \* entropy(s  $\frac{5}{10}$  \* entropy(s) = 0
- Gain(s, (زیاد entropy(s)  $\frac{3}{10}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{10}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{10}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{10}$  \* entropy(s) = 0.096
- Gain(s, (زن) = entropy(s)  $\frac{5}{10}$  \* entropy(s)  $\frac{5}{10}$  \* entropy(s) = 0.125
- Gain(s, گزن $^{\circ}$ )= entropy(s)- $\frac{6}{10}$ \* entropy(s)- $\frac{4}{10}$ \* entropy(s)=0.034





 $Gain(s, 'کمs) = entropy(s) - \frac{7}{10} * entropy(s) - \frac{3}{10}$  \* entropy(s) = 0.280





### دیتاست پس ازانتخاب ژن ۱

نام شخص	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	ژن ۶	ژن ۷	بیمار بودن
X1	کم	زیاد	کم	زیاد	-	-	بله
Х3	زیاد	زیاد	کم	زیاد	-	-	بله
X5	زیاد	متوسط	زیاد	کم	-	-	خير
Х6	کم	متوسط	زیاد	زیاد	-	-	خير
X7	زیاد	زیاد	زیاد	زیاد	-	-	خير
X8	کم	کم	کم	کم	-	-	بله
X10	زیاد	کم	زیاد	کم	کم	زیاد	خير





Entropy(s)=
$$-\frac{4}{7} * \log_2 \frac{4}{7} - \frac{3}{7} * \log_2 \frac{3}{7} = 0.984$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} - \frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} = 1$$

- Gain(s, زّن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, زنا = entropy(s)  $\frac{3}{7}$  \* entropy(s)  $\frac{4}{7}$ \* entropy(s) = 0.021

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{7} * \log_2 \frac{4}{7} - \frac{3}{7} * \log_2 \frac{3}{7} = 0.984$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(sزیاد = 
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$



- $Gain(s, \mathcal{E}_{U}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, ریخ)= entropy(s)- $\frac{2}{7}$ \* entropy(s)- $\frac{3}{7}$ \* entropy(s)- $\frac{2}{7}$ \* entropy(s)=0.022

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{7} * \log_2 \frac{4}{7} - \frac{3}{7} * \log_2 \frac{3}{7} = 0.984$$

Entropy(
$$s = -\frac{3}{3} * \log_2 \frac{3}{3} - \frac{0}{3} * \log_2 \frac{0}{3} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$



- $Gain(s, \mathring{\mathcal{E}}_{U}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s,  $(\xi; \xi)$ )= entropy(s)- $\frac{3}{7}$ \* entropy(s)- $\frac{4}{7}$ \* entropy(s)=0.501

Entropy(s)=
$$-\frac{4}{7} * \log_2 \frac{4}{7} - \frac{3}{7} * \log_2 \frac{3}{7} = 0.984$$

Entropy(
$$s = -\frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} - \frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} = 0.916$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} - \frac{2}{4} * \log_2 \frac{2}{4} = 1$$



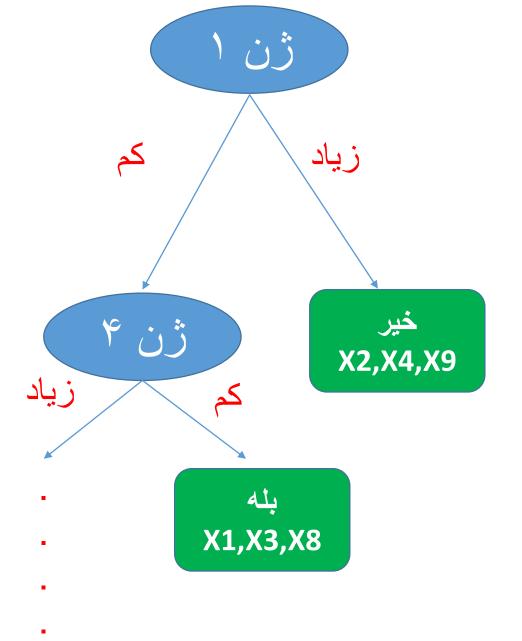
- Gain(s, ژن۵) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, 2) = entropy(s) \frac{3}{7} * entropy(s) \frac{4}{7}$  \* entropy(s) = 0.005

- Gain(s, زنا= entropy(s)- $\frac{3}{7}$ \* entropy(s)- $\frac{4}{7}$ \* entropy(s)=0.021
- Gain(s, (زين = entropy(s)  $\frac{2}{7}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{7}$  \* entropy(s)  $\frac{3}{7}$  \* entropy(s) = 0.022
- Gain(s, (ژن $^{9}$ )= entropy(s)- $\frac{3}{7}$ \* entropy(s $-\frac{4}{7}$ ) \* entropy(s)=0.501
- Gain(s, گزن $^{2}$ )= entropy(s)- $\frac{3}{7}$ \* entropy(s $-\frac{4}{7}$ \* entropy(s $-\frac{4}{7}$ )=0.005





 $Gain(s, 7) = entropy(s) - \frac{3}{7} * entropy(s) - \frac{4}{7}$  \* entropy(s) = 0.021



#### دیتاست پس ازانتخاب ژن۴



نام شخص	ژن۲	ژن ۳	ژن۵	ژن ۶	ژن ۷	بیمار بودن
X5	زیاد	متوسط	کم	-	-	خير
Х6	کم	متوسط	زیاد	-	-	خیر
Х7	زیاد	زیاد	زیاد	-	-	خير
X10	زیاد	کم	کم	کم	زیاد	خیر



Entropy(s)=
$$-\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$

Entropy(
$$s = -\frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} - \frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$-\frac{1}{3} * \log_2 \frac{1}{3} - \frac{2}{3} * \log_2 \frac{2}{3} = 0.916$$

- Gain(s, زّن) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, 7) = entropy(s) \frac{1}{4} * entropy(s) \frac{3}{4}$  \* entropy(s) = 0.124

Entropy(s)=
$$-\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$

Entropy(
$$s = -\frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} - \frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} - \frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد = 
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$



- Gain(s, اَدُنّ) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- Gain(s, (زيات) = entropy(s)  $\frac{1}{4}$  \* entropy(s)  $\frac{1}{4}$  \* entropy(s)  $\frac{1}{4}$  \* entropy(s)  $\frac{2}{4}$  \* entropy(s) = 0.311



Entropy(s)=
$$-\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$

Entropy(
$$s = -\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{2} * \log_2 \frac{0}{2} - \frac{2}{2} * \log_2 \frac{2}{2} = 0$$

- $Gain(s, \mathcal{E}_{\mathcal{U}}) = entropy(s) \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, 2) = entropy(s) \frac{2}{4} * entropy(s) \frac{1}{4}$  \* entropy(s) = 0.311

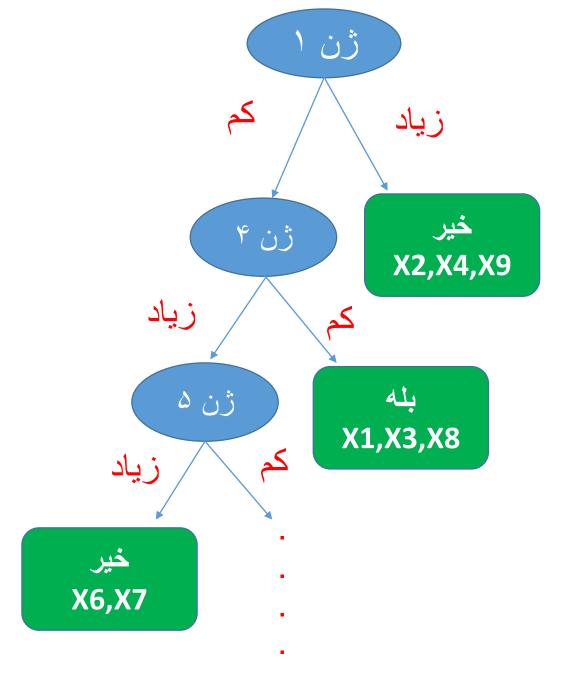
• Gain(s, زيات) = entropy(s) -  $\frac{1}{4}$  \* entropy(s) -  $\frac{3}{4}$  \* entropy(s) = 0.124

- Gain(s, (زین = entropy(s)- $\frac{1}{4}$  \* entropy(s)- $\frac{1}{4}$  \* entropy(s)- $\frac{1}{4}$  \* entropy(s)- $\frac{2}{4}$  \* entropy(s)=0.311
- $Gain(s, 2) = entropy(s) \frac{2}{4} * entropy(s) \frac{1}{4}$  \* entropy(s) = 0.311





$$Gain(s, 2$$
کے)=  $entropy(s)$ -  $\frac{2}{4}$  \*  $entropy(s)$ -  $\frac{1}{4}$  \*  $entropy(s)$ )= 0.311





#### دیتاست پس ازانتخاب ژن۵



نام شخص	ڙن٢	ژن ۳	ژن ۶	ژن ۷	بیمار بودن
X5	زیاد	متوسط	-	-	خير
X10	زیاد	کم	کم	زیاد	خير



Entropy(s)=
$$-\frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2} * \log_2 \frac{1}{2} = 1$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{1}{2}$$
 \*  $\log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{2}$  \*  $\log_2 \frac{1}{2} = 1$ 

• 
$$Gain(s, \forall i) = entropy(s) - \sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$$

• Gain(s, زیاد
$$entropy(s)$$
) =  $entropy(s)$  -  $-\frac{2}{2} * entropy(s)$  = 0

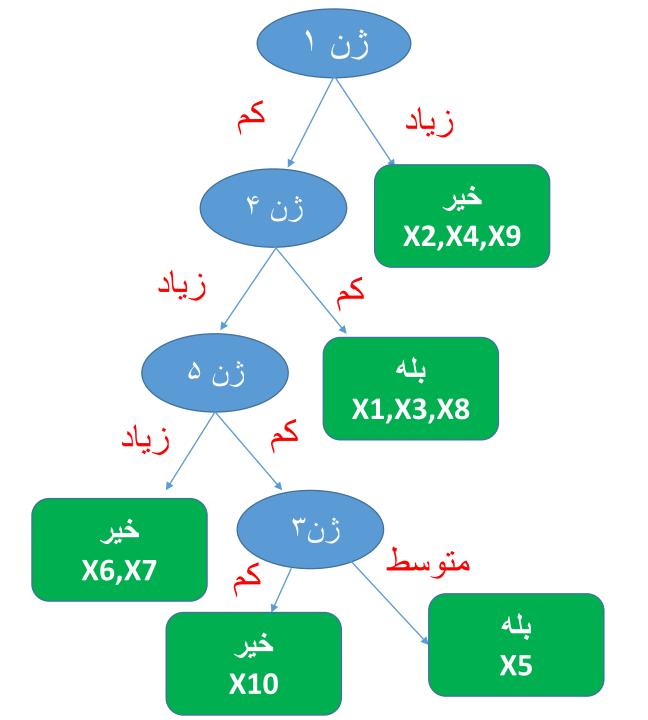
Entropy(s)=
$$-\frac{1}{4} * \log_2 \frac{1}{4} - \frac{3}{4} * \log_2 \frac{3}{4} = 0.811$$

Entropy(
$$s = -\frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} - \frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} = 0$$

Entropy(sزیاد=
$$\frac{0}{1} * \log_2 \frac{0}{1} - \frac{1}{1} * \log_2 \frac{1}{1} = 0$$



- Gain(s, ("ذُنّ) = entropy(s)- $\sum \frac{|S_V|}{|S|} * entropy(S_V)$
- $Gain(s, "نْن") = entropy(s) \frac{1}{2} * entropy(s) \frac{1}{2}$ \* entropy(s) = 1







بنابراین اضافه کردن ویژگی X10 سبب تغییر درخت شد اما ژن ها اضافی داده ی X10 برای Pure شدن برگ ها مورد نیاز قرار نگرفت.

# داده های تست



نام شخص	ژن ۱	ژن۲	ژن ۳	ژن ۴	ژن۵	بیمار بودن
Y1	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
Y2	زیاد	زیاد	کم	زیاد	زیاد	خير
Y3	کم	کم	زیاد	کم	زیاد	بله
Y4	کم	کم	متوسط	کم	زیاد	خير
Y5	کم	زیاد	متوسط	کم	زیاد	بله
Y6	کم	زیاد	زیاد	کم	کم	خير



دقت= ۶۶/۶۶
در صد

نام شخص	بیمار بودن (لیبل واقعی)	پیش بینی
Y1	بله	بله
Y2	خير	خير
Y3	بله	بله
Y4	خير	خير
Y5	بله	خير
Y6	خير	بله