

# تصمیم‌گیری

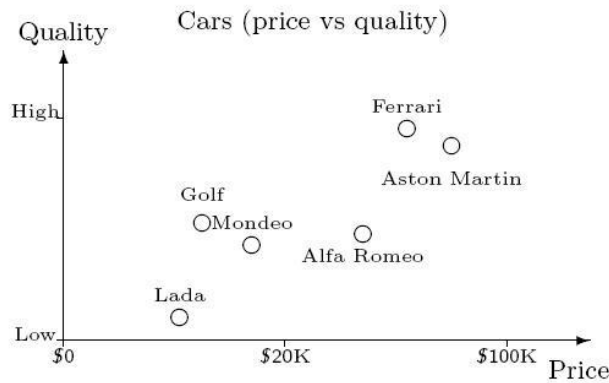
پرسش: تصمیم چیست؟ تصمیم‌گیری به چه معناست؟ تصمیم‌گیری چه نقشی در طراحی سیستم‌های خبره دارد؟

تابع سودمندی (Utility Function)

$$a \succeq b \text{ if and only if } u(a) \geq u(b)$$

تصمیم‌گیری چند معیاره (Multi-criteria Decision Making)

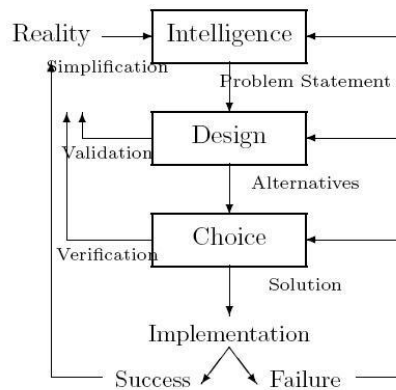
چندین معیار در تصمیم‌گیری، تاثیر دارد.



شکل 10-1: مثال انتخاب خودرو

پرسش: در تصمیم‌گیری چندمعیاره، تابع سودمندی چگونه تعریف می‌شود؟

سه فاز مهم در تصمیم‌گیری (از نگاه سایمون)



شکل 10-2: سه فاز تصمیم‌گیری

چون در انجام کاری مردوباشی، آن طرف را امتیادکن که بی‌آزارتر است. (عدی)

## درخت تصمیم‌گیری (Decision Tree)

در بسیاری از مواقع اکتساب دانش از فرد خبره سخت و مشکل است؛ چون وقتی میزان خبرگی بالا می‌رود، فرد خبره، مسایل و جزئیاتی را بدیهی فرض می‌کند، درحالی‌که مهندس دانش نیاز به این جزئیات، برای طراحی سیستم خبره دارد. به عبارت ساده، در این موارد فرد خبره با سوال و جواب، پاسخ‌های مناسبی به مهندس دانش، نمی‌دهد. راه حل یا راه حل‌ها کدامند؟

در این موارد فرد خبره نمی‌تواند چگونگی حل مساله را متناسب با نیاز یک مهندس دانش بیان کند. مهندس دانش خود باید راه حل مساله را با روش استقرا، بیابد.

### استقرا (Induction)

ایجاد قوانین کلی از مجموعه مثال‌هاست. (مثال‌ها در قالب جداولی نمایش داده می‌شود که به آنها، جداول تصمیم‌گیری، گفته می‌شود.) از طریق مثال‌ها، دانش استخراج می‌شود و به همین دلیل استقرا یک نوع یادگیری است.

دانش استخراج شده در قالب درختی به نام، درخت تصمیم‌گیری، بازنمایی خواهد شد.

**نکته:** درخت تصمیم‌گیری؛ روشی برای نمایش یک سری از قوانین هستند که منتهی به یک رده یا مقدار می‌شوند.

**روند کلی:** از روی جدول تصمیم‌گیری (مثال‌ها)، درخت تصمیم‌گیری، ساخته شود و از روی درخت، قوانین کلی استخراج می‌شود. برای ایجاد درخت تصمیم‌گیری، از مفهوم آنتروپی<sup>1</sup> استفاده می‌شود.

**پرسش:** اگر سکه‌ای، یک میلیون بار بیندازیم، چنانچه این نتایج را بخواهیم برای فرد دیگری ارسال کنیم، به چه تعداد بیت نیاز خواهد بود؟

برای پاسخ به این سوال دو حالت زیر را در نظر بگیرید: (1) سکه سالم باشد (2) سکه ناسالم باشد

**حالت اول: سکه سالم باشد**

احتمال وقوع خط = احتمال وقوع شیر (در هر پرتاب)

تعداد بیتها جهت نمایش وضعیت هر پرتاب = 1 بیت

تعداد کل بیتهای مورد نیاز = 1000 \* 000 bits

فرض کنید احتمال شیر آمدن 1/1000 و احتمال خط آمدن 999/1000 باشد.

**در یک میلیون پرتاب انتظار داریم 1000 بار شیر بیاید.**

**پرسش:** چگونه راه حل را می‌توان بهتر کرد؟

**نکته:** دنباله نمایش سکه‌های ناسالم، حاوی اطلاعات کمتری نسبت به دنباله‌ی نمایش سکه‌های سالم است، لذا به بیتهای کمتری برای انتقال نیاز دارد.

**محتوای اطلاعاتی (Information Content):** تعداد بیت‌های لازم برای ارسال یک دنباله با استفاده از یک کدگذاری بهینه

همیشه می‌توان از یک کدگذاری که کمتر بهینه است، استفاده کرد. اما افزایش بیت‌ها هرگز به معنای افزایش محتوای اطلاعاتی نیست.

<sup>1</sup> - بیشتر مطالب مربوط به بحث آنتروپی سری دهم (از صفحه 64 تا 70) برگرفته از اسلایدهای درس مباحث پیشرفته در پایگاه داده‌هاست که توسط دکتر میرمحسن پدارم ارائه شده است.

$$\frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \frac{1}{8} + \frac{1}{16} + \frac{1}{32} + \frac{1}{64} + \frac{1}{128} + \frac{1}{128} = 1$$

↑	↑	↑	↑	↑	↑	↑	↑
A	B	C	D	E	F	G	H

مثال: 1000 بار پرتاب یک تاس 8 وجهی را در نظر بگیرید:

الف) تاس سالم باشد:

تعداد بیت‌های مورد نیاز برای بیان وضعیت پرتاب تاس: 3 بیت  
به ارسال 3000 بیت نیاز خواهیم داشت.

ب) تاس ناسالم باشد: فرض کنید احتمال آمدن وجه  $i$  (به  $i=1 \dots 8$ )

صورت زیر باشد:

A → 0  
B → 10  
C → 110  
D → 1110  
E → 11110  
F → 111110  
G → 1111110  
H → 1111111

فرض کنید کدهای زیر را به هر یک از 8 حالت تاس اختصاص دهیم:

نرخ وقوع \* تعداد بیت‌های هر حالت = متوسط بیت‌های مورد نیاز برای ارسال آن حالت

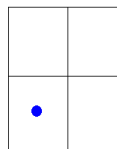
## آنتروپی

فرض کنید دو نفر X و Y وجود دارند که یکی از آنها یک سوال ساده می‌پرسد و دیگری به آن سوال پاسخ بله یا خیر می‌دهد. مقدار اطلاعاتی که در این سوال-جواب‌ها بین طرفین رد و بدل می‌شود، آنتروپی نامیده می‌شود.

فکر می‌کنید با یک سوال-جواب چه مقدار اطلاعات بدست خواهید آورد؟

مثال: توپی داخل یکی از دو جعبه قرار دارد. الف: آیا توپ داخل جعبه سمت راست است؟ ب: بله

با یک سوال-جواب می‌توان فهمید که توپ کجاست. پس می‌توان گفت که مقدار اطلاعات 1 بیت است.



مثال: الف: آیا توپ داخل جعبه‌های بالایی است؟ ب: خیر

الف: آیا توپ داخل جعبه سمت راستی است؟ ب: خیر

مقدار اطلاعات 2 بیت است.

پرسش: صفر بیت چه چیزی را تعبیر می‌کند؟ صفر بیت اطلاعات دریافت کرده‌اید؟؟؟؟!!!!

## کلاس بندی و آنتروپی

فرض کنید 5 کلاس A, B, C, D, E را داریم و می‌خواهیم یک شی را در آنها کلاس بندی کنیم.

الف) اگر عدم قطعیت نداشته باشیم:

A	B	C	D	E
0	1	0	0	0

احتمال

ب) اگر بین دو کلاس شک داشته باشیم:

A	B	C	D	E
0.5	0.5	0	0	0

احتمال

$$H(X) = 0 \log(1/0) + 1 \log(1/1) + 0 \log(1/0) + \dots$$

$$= 0 \quad (\text{عدم قطعیت نداریم})$$

$$H(X) = 0.5 \log(1/0.5) + 0.5 \log(1/0.5) + 0 \dots = 1$$

یک بیت عدم قطعیت داریم، اگر اطلاعات کلاس را بخواهیم ارسال کنیم به یک بیت نیاز خواهیم داشت.

میان‌بری چیزهای قطعی، قطعی‌ترین شان تردید است. (برگشت برشت)

(ج) اگر بین چهار کلاس شک داشته باشیم:

A	B	C	D	E
0.25	0	0.25	0.25	0.25

احتمال

$$H(X) = 0.25\text{Log}(1/0.25) + 0\text{Log}(1/0) + \dots = 2$$

(د) اگر حالت زیر را بین کلاس ها داشته باشیم:

A	B	C	D	E
0.5	0.125	0.125	0.125	0.125

احتمال

$$H(X) = 2.$$

اگر بخواهیم اطلاعات را ارسال کنیم به طور متوسط (زمانی) به دو بیت احتیاج داریم.

$$A = 1 \quad B = 000 \quad , \quad C = 001 \quad , \quad D = 010 \quad , \quad E = 011$$

**نکته:** هر چه همه ی کلاس ها به طور یکنواخت محتمل شوند،  $H(X)$  بزرگتر می شود؛ یعنی میزان عدم قطعیت در انتخاب کلاس، افزایش می یابد. **آنتروپی (عدم قطعیت)** و **اطلاعات** دو روی یک سکه اند! در تئوری اطلاعات تنها سمبلهایی که برای گیرنده دارای عدم قطعیت هستند، به عنوان اطلاعات قلمداد می شوند. (تنها اطلاعاتی که برای فهمیدن اساسی هستند باید فرستاده شوند).

### مفهوم اطلاعات

تئوری اطلاعات محتوای اطلاعات را بر حسب **بیت** اندازه گیری می کند. وقتی می خواهیم در مورد محتوای اطلاعاتی یک چیز صحبت کنیم مثل اینست که با چند پاسخ آری یا خیر وضعیت آن را مشخص کنیم. وضعیت یک سکه دو برآمد دارد پس با یک بیت می توانیم وضعیت آن را مشخص کنیم. اگر در مورد سکه 0.99 احتمال شیر باشد پس تقریباً همیشه وضعیت شیر رخ میدهد لذا سوال و جوابی نیاز نیست و محتوای اطلاعاتی به صفر نزدیک می شود.

### بهره ی اطلاعاتی (Information Gain)

بعد از آزمون یک صفت به چند بیت اطلاعات دیگر نیازمندیم؟ صفت مورد آزمایش چقدر به ما اطلاعات می دهد؟

$$\text{Gain}(A) = \text{Info}(I) - \text{Reminder}(A) = \text{Info}(I) - \text{Info}(I, A)$$

**نکته:** در استفاده از بهره ی اطلاعاتی باید آن صفت یا Attribute ای را انتخاب کرد که بیشترین بهره ی اطلاعاتی را داراست و معمولاً از فرمول نرمال سازی شده در محاسبه بهره اطلاعاتی استفاده می شود.

$$\text{GainRatio}(A) = \frac{\text{Info}(I) - \text{Info}(I, A)}{\text{SplitInfo}}$$

**Split(A)** عدم قطعیت نمونه ها نسبت به صفت A است.

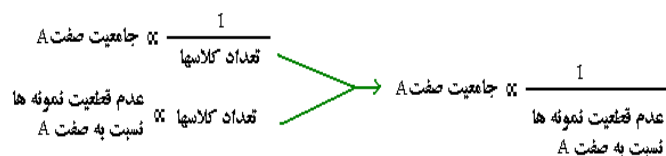
Split(A) در دو حالت بزرگ می شود:

1- تعداد شاخه های K (مقادیر صفت A) بیشتر شود.

2- تعداد نمونه ها در هر کلاس کم باشد.

بروز دو حالت فوق موجب جامعیت کمتر صفت می شود.

$$\text{Split}(A) = - \sum_{j=1}^k \frac{\# \text{class } j}{\# I} \log_2 \frac{\# \text{class } j}{\# I}$$



نقطه آغاز تصمیم های بهتر، نقطه پایان تصمیم های بدتر است. (بیلان تریبی)

پرسش: چرا از فرمول بهره‌ی اطلاعاتی به صورت نرمال شده استفاده می‌کنیم؟

ما دنبال صفت A ای هستیم که: اولاً بهره‌ی اطلاعاتی بالاتری داشته باشد. ثانیاً جامعیت کلاس‌بندی آن بیشتر باشد.

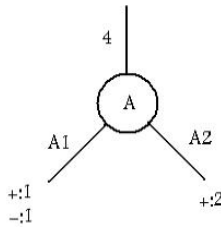
صفت خروجی	صفت E	صفت D	صفت C	صفت B	صفت A
+					
+					
+					
-					

مثال: فرض کنید صفت خروجی برای 5 ویژگی ورودی به صورت زیر

باشد. مقدار Gain و Gain Ratio را برای هر صفت بدست آورید.

ابتدا عدم قطعیت نمونه‌ها نسبت به صفت خروجی را بدست می‌آوریم

$$H(I) = -\frac{3}{4} \log_2^{\frac{3}{4}} - \frac{1}{4} \log_2^{\frac{1}{4}} = 0.81 \text{ bit}$$



$$H(I, A) = \frac{2}{4} H(A1) + \frac{2}{4} H(A2)$$

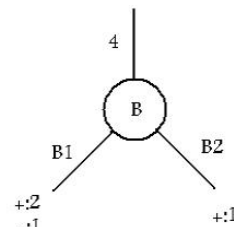
$$H(A1) = -\frac{1}{2} \log_2^{\frac{1}{2}} - \frac{1}{2} \log_2^{\frac{1}{2}} = 1 \text{ bit}$$

$$H(A2) = -\frac{2}{2} \log_2^{\frac{2}{2}} - \frac{0}{2} \log_2^{\frac{0}{2}} = 0 \text{ bit}$$

$$\text{Gain}(A) = H(I) - H(I, A) = 0.81 - \frac{1}{2} \times 1 = 0.31$$

$$\text{Split}(A) = -\frac{2}{4} \log_2^{\frac{2}{4}} - \frac{2}{4} \log_2^{\frac{2}{4}} = 1 \text{ bit}$$

$$\text{GainRatio}(A) = \frac{0.31}{1} = 0.31$$



$$H(I, B) = \frac{3}{4} H(B1) + \frac{1}{4} H(B2)$$

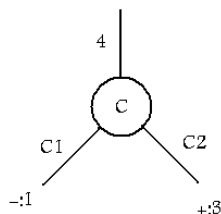
$$H(B1) = -\frac{2}{3} \log_2^{\frac{2}{3}} - \frac{1}{3} \log_2^{\frac{1}{3}} = 0.9183$$

$$H(B2) = 0 \text{ bit}$$

$$\text{Gain}(B) = H(I) - H(I, B) \approx 0.1212$$

$$\text{Split}(B) = -\frac{3}{4} \log_2^{\frac{3}{4}} - \frac{1}{4} \log_2^{\frac{1}{4}} = 0.81$$

$$\text{GainRatio}(B) = \frac{0.1212}{0.81} \approx 0.15$$



$$H(I, C) = \frac{3}{4} H(C1) + \frac{1}{4} H(C2)$$

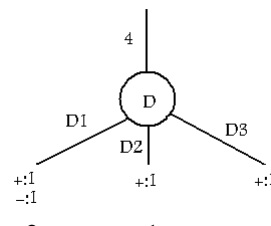
$$H(C1) = 0 \text{ bit}$$

$$H(C2) = 0 \text{ bit}$$

$$\text{Gain}(C) = H(I) - H(I, C) = 0.81$$

$$\text{Split}(C) = -\frac{1}{4} \log_2^{\frac{1}{4}} - \frac{3}{4} \log_2^{\frac{3}{4}} = 0.81$$

$$\text{GainRatio}(B) = \frac{1}{0.81} = 1.23$$



$$H(I, D) = \frac{2}{4} H(D1) + \frac{1}{4} H(D2) + \frac{1}{4} H(D3)$$

$$H(D1) = 1 \text{ bit}$$

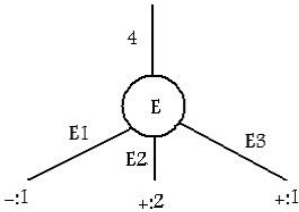
$$H(D2) = 0$$

$$H(D3) = 0$$

$$\text{Gain}(D) = 0.81 - 0.5 = 0.31$$

$$\text{Split}(D) = -\frac{2}{4} \log_2^{\frac{2}{4}} + \frac{1}{4} \log_2^{\frac{1}{4}} + \frac{1}{4} \log_2^{\frac{1}{4}} = 1.5$$

$$\text{GainRatio}(D) = \frac{0.31}{1.5} = 0.201$$



$$H(I, E) = \frac{1}{4}H(E1) + \frac{2}{4}H(E2) + \frac{1}{4}H(E3)$$

$$H(E1) = 0$$

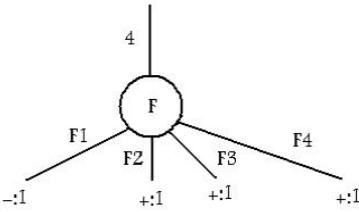
$$H(E2) = 0$$

$$H(E3) = 0$$

$$Gain(E) = 0.81$$

$$Split(E) = -\frac{1}{4}\log_2^{\frac{1}{4}} - \frac{2}{4}\log_2^{\frac{2}{4}} - \frac{1}{4}\log_2^{\frac{1}{4}} = 1.5$$

$$GainRatio(E) = \frac{0.81}{1.5} = 0.54$$



$$H(I, F) = \frac{1}{4}H(F1) + \frac{1}{4}H(F2) + \frac{1}{4}H(F3) + \frac{1}{4}H(F4)$$

$$H(F1) = 0$$

$$H(F2) = 0$$

$$H(F3) = 0$$

$$H(F4) = 0$$

$$Gain(F) = 0.81 - 0 = 0.81$$

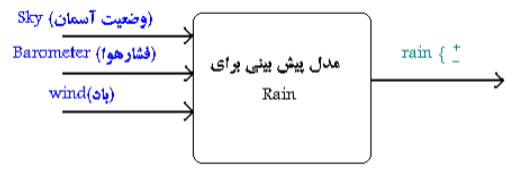
$$Split(F) = -\frac{1}{4}\log_2^{\frac{1}{4}} - \frac{1}{4}\log_2^{\frac{1}{4}} - \frac{1}{4}\log_2^{\frac{1}{4}} - \frac{1}{4}\log_2^{\frac{1}{4}} = 2$$

$$GainRatio(F) = \frac{0.81}{2} = 0.405$$

اگر نقطه ی Gain مدنظر قرار گیرد:  $C = F = E > A = D > B$   
 اگر GainRatio مدنظر قرار گیرد:  $C > E > F > A > D > B$

	Input attributes or Decision factors			result
	Sky	barometer	Wind	Rain
1	clear	rising	north	-
2	cloudy	rising	south	+
3	cloudy	steady	north	+
4	clear	falling	north	-
5	cloudy	falling	north	+
6	cloudy	rising	north	+
7	cloudy	falling	south	-
8	clear	rising	south	-

**مثال:** استفاده از الگوریتم ID3 برای پیش بینی بارش باران بر اساس متغیرهای ورودی (فاکتورهای) زیر:



حال با صفات (فاکتورهای) Sky, Barometer, wind مواجه‌ایم. برای هر کدام از این صفات باید Gain را محاسبه کنیم.

$$H(I) = -\sum_{i=1}^2 \frac{\#class_i}{\#I} \log_2 \frac{\#class_i}{\#I}$$

عدم قطعیت در کل نمونه‌ها  
یا  
تعداد بیتها برای بیان عدم قطعیت

$$= -\frac{4}{8}\log_2^{\frac{4}{8}} - \frac{4}{8}\log_2^{\frac{4}{8}}$$

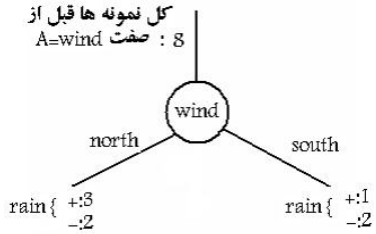
$$= 1bit$$

$$H(I, wind) = \sum_{i=1}^2 \frac{\#class_i}{\#I} H(class_i)$$

$$= \frac{\#class(north)}{\#I} H(north) + \frac{\#class(south)}{\#I} H(south)$$

$$= \frac{5}{8} H(north) + \frac{3}{8} H(south) \quad \textcircled{1}$$

**حالت اول: A=wind**



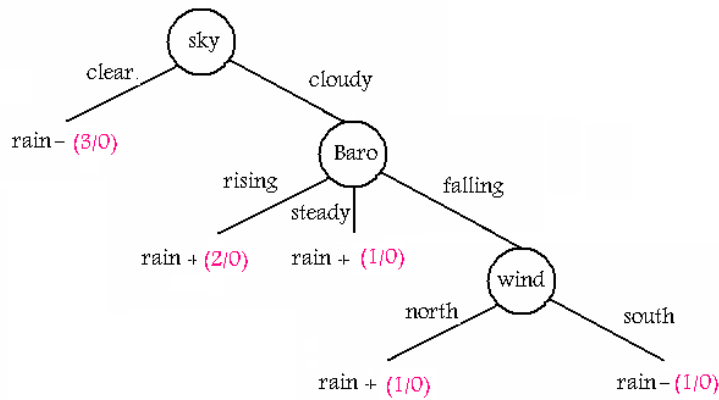
<p>①, ②, ③ <math>H(I, wind) = \frac{5}{8}H(north) + \frac{3}{8}H(south)</math>  <math>= \frac{5}{8} \cdot 0.971 + \frac{3}{8} \cdot 0.918 = 0.951bits</math></p> <p><math>Gain(wind) = H(I) - H(I   wind)</math>  <math>= 1 - 0.951 = 0.049bits</math></p> <p><math>Split(wind) = -\sum_{j=1}^2 \frac{\#classj}{\#I} \log_2 \frac{\#classj}{\#I}</math>  <math>= -\frac{5}{8} \log_2 \frac{5}{8} - \frac{3}{8} \log_2 \frac{3}{8} = 0.9544</math></p> <p><math>GainRatio(wind) = \frac{0.049}{0.9544} = 0.0513</math> <span style="color: green;">↙</span></p>	<p><math>H(north) = -\sum_{j=1}^2 \frac{\#classj}{north} \log_2 \frac{\#classj}{north}</math>  <math>= -\frac{\#class+}{north} \log_2 \frac{\#class+}{north} - \frac{\#class-}{north} \log_2 \frac{\#class-}{north}</math>  <math>= -\frac{3}{5} \log_2 \frac{3}{5} - \frac{2}{5} \log_2 \frac{2}{5} = 0.971bits</math> ②</p> <hr/> <p><math>H(south) = -\frac{1}{3} \log_2 \frac{1}{3} - \frac{2}{3} \log_2 \frac{2}{3} = 0.918bits</math> ③</p>	 
--	---	------

<p><math>H(I, sky) = -\sum_{j=1}^2 \frac{\#classj}{\#I} H(classj)</math></p> <p>① <math>= \frac{3}{8}H(clear) + \frac{5}{8}H(cloudy)</math></p> <p><math>H(clear) = -\frac{0}{3} \log_2 \frac{0}{3} - \frac{3}{3} \log_2 \frac{3}{3} = 0bits</math> ②</p> <p><math>H(cloudy) = -\frac{4}{5} \log_2 \frac{4}{5} - \frac{1}{5} \log_2 \frac{1}{5} = 0.722bits</math> ③</p>	<p><b>حالت دوم: A=sky</b></p>  
<p>①, ②, ③ <math>H(I, sky) = -\frac{3}{8} \times 0 + \frac{5}{8} \times 0.722</math>  <math>= 0.45bits</math></p> <p><math>Gain(sky) = H(I) - H(I   sky)</math>  <math>= 1 - 0.45 = 0.55bits</math></p> <p><math>Split(sky) = -\frac{3}{8} \log_2 \frac{3}{8} - \frac{5}{8} \log_2 \frac{5}{8} = 0.9544</math></p> <p><math>GainRatio(sky) = \frac{0.55}{0.9544} = 0.5763</math> <span style="color: green;">↗</span></p>	

<p><math>H(I, Baro) = -\sum_{j=1}^3 \frac{\#classj}{\#I} H(classj)</math></p> <p>① <math>= \frac{4}{8}H(rising) + \frac{1}{8}H(steady) + \frac{3}{8}H(falling)</math></p> <p><math>H(rising) = -\frac{2}{4} \log_2 \frac{2}{4} - \frac{2}{4} \log_2 \frac{2}{4} = 1bits</math> ②</p> <p><math>H(steady) = -\frac{1}{1} \log_2 \frac{1}{1} - \frac{0}{1} \log_2 \frac{0}{1} = 0bits</math> ③</p> <p><math>H(falling) = -\frac{1}{3} \log_2 \frac{1}{3} - \frac{2}{3} \log_2 \frac{2}{3} = 0.9184bits</math> ④</p>	  	<p><b>حالت سوم: A=Barometer</b></p>
--	----------	-------------------------------------

$$\begin{aligned}
 H(I, Baro) &= -\frac{4}{8} \times 1 + 0 + \frac{3}{8} \times 0.9182 \\
 &= 0.8443 \text{ bits} \\
 Gain(Baro) &= H(I) - H(I | Baro) \\
 &= 1 - 0.8443 = 0.1557 \text{ bits} \\
 Split(Barometer) &= -\frac{4}{8} \log_2 \frac{4}{8} - \frac{1}{8} \log_2 \frac{1}{8} - \frac{3}{8} \log_2 \frac{3}{8} \\
 &= 1.406 \\
 GainRatio(Barometer) &= \frac{0.1557}{1.406} = 0.1107
 \end{aligned}$$

صفتی را که بیشترین بهره اطلاعاتی را دارد انتخاب می کنیم. در نهایت درخت تصمیم گیری به صورت زیر خواهد شد:



تمرین ها

تمرین 1-10: اگر جدولی به صورت زیر داشته باشیم، درخت تصمیم گیری آن به چه صورت خواهد بود؟

A	B	C	خروجی
A1	B1	C1	+
A1	B2	C1	+
A2	B1	C2	-
A2	B2	C2	-

تمرین 2-10: تصمیم گیری در سیستم های پشتیبان تصمیم گیر یا DSS چه نقشی دارد؟ نقش DSS در سیستم های خبره چیست؟

تمرین 3-10: الگوریتم C4.5 چه تفاوتی با الگوریتم ID3 دارد؟ الگوریتم C5.0 چه تفاوتی با الگوریتم C4.5 دارد؟

تمرین 4-10: الگوریتم Fuzzy ID3 چگونه عمل می کند و برای چه نوع مسائلی مناسب است؟

در نظرات تصمیم گیری است که سرزشت مارقم زده می شود. (انتقادی را بنویس)