$$(a+b)^{n} = C_{n}^{0}a^{n} + C_{n}^{1}a^{n-1}b^{1} + \dots + C_{n}^{n-1}a^{1}b^{n-1} + C_{n}^{n}b^{n} = \sum_{k=0}^{n} C_{n}^{k}a^{n-k}b^{k}$$

$$\rho(B) = \rho(B|A_{1})\rho(A_{1}) + \rho(B|A_{2})\rho(A_{2}) + \rho(B|A_{3})\rho(A_{3}) + \dots + \rho(B|A_{k})\rho(A_{k})$$

$$\rho(x) = \frac{\rho(B|A_{1})\rho(A_{1})}{\rho(B|A_{1})\rho(A_{1}) + \rho(B|A_{2})\rho(A_{2}) + \dots + \rho(B|A_{k})\rho(A_{k})}$$

$$\rho(x) = \frac{\rho(B|A_{1})\rho(A_{1})}{\rho(B|A_{1})\rho(A_{1}) + \rho(B|A_{2})\rho(A_{2}) + \dots + \rho(B|A_{k})\rho(A_{k})}$$

$$\sigma_{n} = \sqrt{\frac{\sum_{k=1}^{n} (x_{k} - \overline{x}_{n})^{2}}{n}}$$

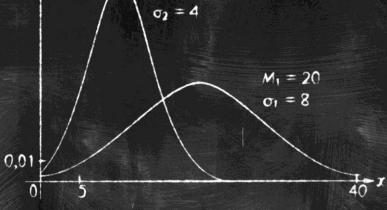
$$D_x = \sigma^2 = M_{x^2} - (M_x)^2$$

$p(A_iA_k) = p(A_i)p(A_k)$

$$\rho(A \mid B) = \frac{\rho(AB)}{\rho(B)}$$

$$p = \lim_{N \to \infty} \frac{n}{N}$$

Aprendizaje Máquina



$$\varphi(\ln x) d(\ln x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma}} e^{-\frac{(\ln x - a)^2}{2\sigma^2}} d(\ln x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma x}} e^{-\frac{(\ln x - a)^2}{2\sigma^2}} dx$$

$$\langle r \rangle = \frac{\langle v \rangle t}{n \sqrt{2\pi} d^2} \qquad C = 4\pi \epsilon \epsilon_0 \frac{r_1 r_2}{r_2 - r_1}$$

$$\epsilon \epsilon_0 S$$

$B = \frac{\mu_0 I}{2\pi b} (\cos \alpha_1)$

$$A^2 = A_1^2 + A_2^2 + 2A_1A$$

 $S = v_0 t + \frac{at^2}{2}$

$$hv = A + \frac{mv^2}{2}$$

$$mc^2 + mv^2$$

$$E = m_0 c^2 + \frac{m v^2}{2}$$

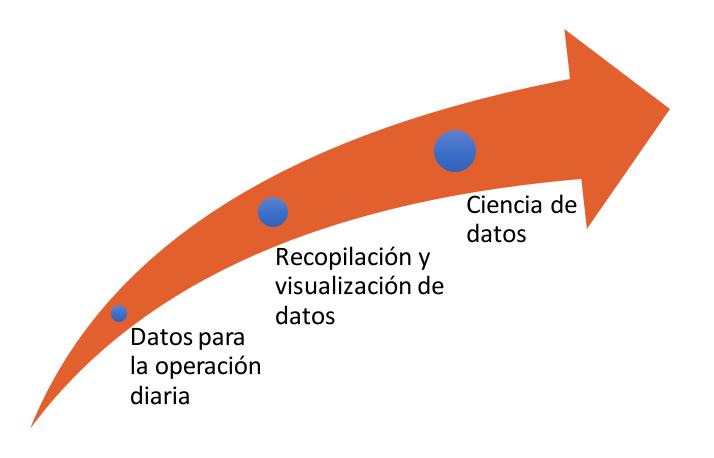
CRISP-DM (Cross Industry Standard Process for Data Mining)

$$S^2 = c^2t^2 - l^2 = in$$



Evolución de los datos

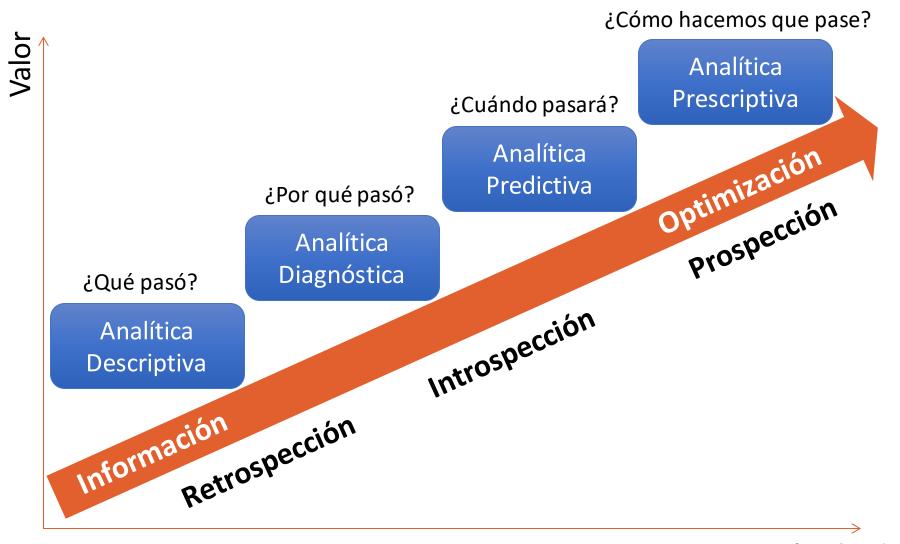




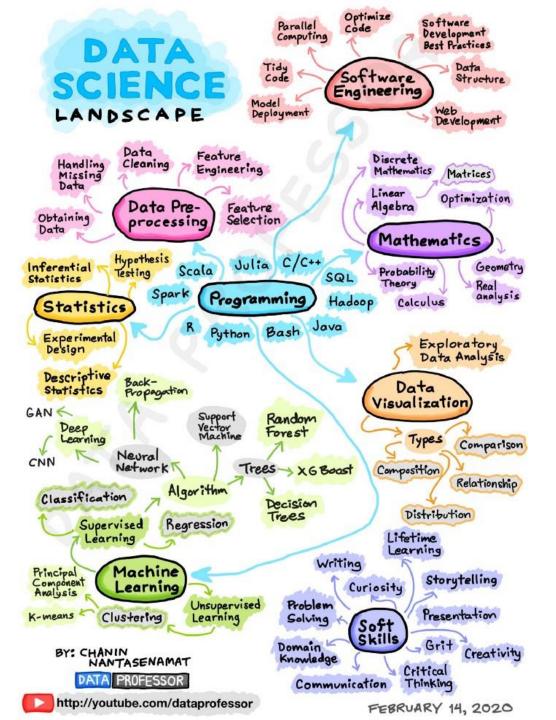


Evolución de las preguntas













Big Data



La Ciencia de Datos NO es Big Data. El Big Data se describe en términos de:

- Volumen: enormes cantidades de datos estructurados, no estructurados y semiestructurados
- Variedad: gran diversidad en el tipo de datos, tales como correos, tweets, audio, videos, etc.
- Velocidad: respuestas rápidas para obtener la información necesaria en el tiempo preciso





Big Data



El término Big data se refiere a información que no puede ser procesada o analizada utilizando métodos tradicionales. Una base relacional sería muy lenta y costosa.



Big data requiere de la ciencia de datos para transformar la información en conocimiento





CRISP-DM es el acrónimo del inglés para Cross-Industry Standard Process for Data Mining.

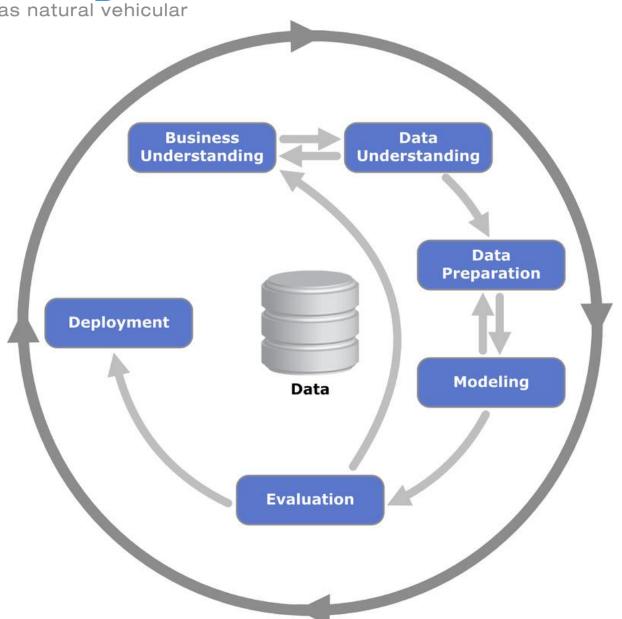
Como su nombre lo indica es una metodología que proporciona una forma estructurada para resolver un problema analítico dentro de la industria.



Esta metodología divide el ciclo completo de minería de datos en 6 etapas. Con lo que ayuda a identificar puntos clave de un proyecto.







Business Understanding

En esta etapa se deben determinan los objetivos del negocio:

- Se plantea la problemática del negocio
- Se traduce del lenguaje de negocio a un problema de datos
- Se define el plan de trabajo (estimación de tiempos y recursos)

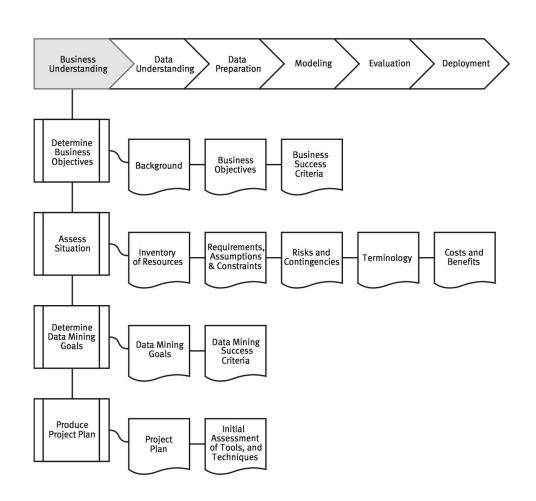


Comprensión del negocio



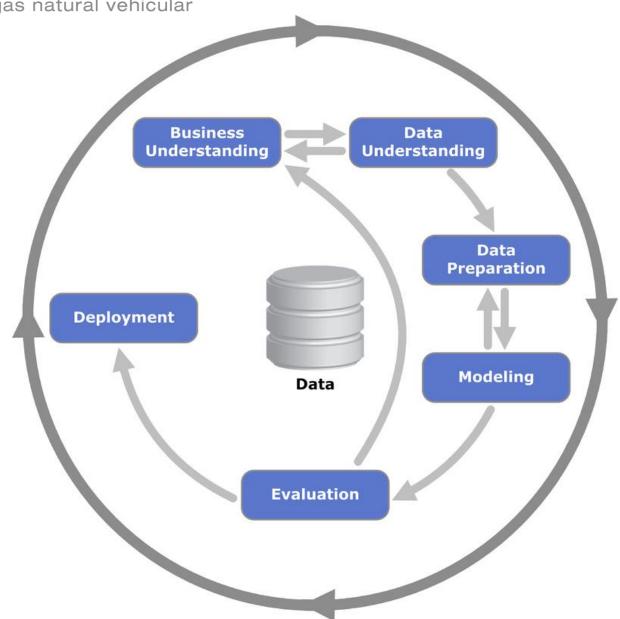
 Los problemas nunca vienen presentados como un problema de ciencia de datos.

 Replantear el problema, como problema de ciencia de datos es una de las cosas más importantes del CRISP-DM.









Data Understanding

En esta etapa se junta la información necesaria para el proyecto . Se analiza el volumen, variabilidad y calidad de la misma.

Se desarrolla el análisis exploratorio de datos (EDA).

Los resultados se revisan con el negocio para adecuar los objetivos previos.

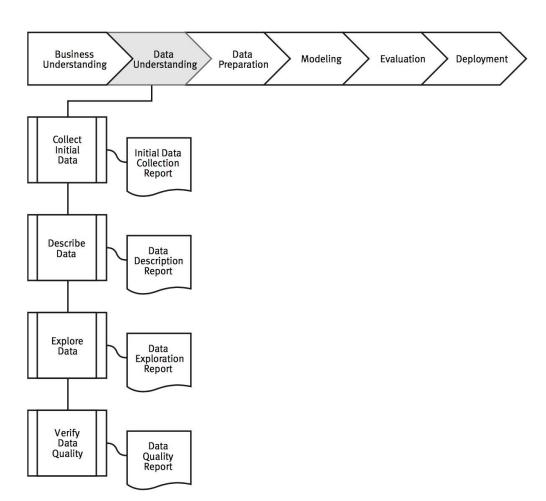


Comprensión de los datos



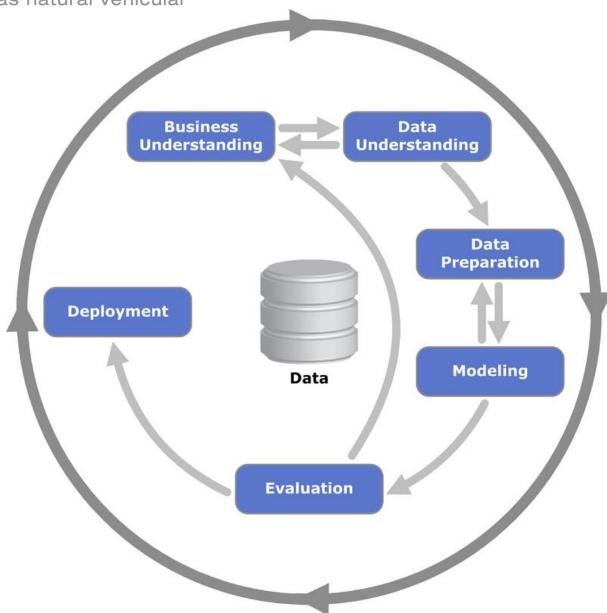
• Entender la limitaciones (y fortalezas) de los datos es vital.

• Rara vez los datos fueron tomados pensando en el problema.









Data Preparation

En esta etapa se preparan los datos para el modelado. Las principales actividades son:

- Selección de variables
- Limpieza de variables
- Construcción de nuevas variables (feature engineering)
- Se integran todas las fuentes
- Se da formato a los datos

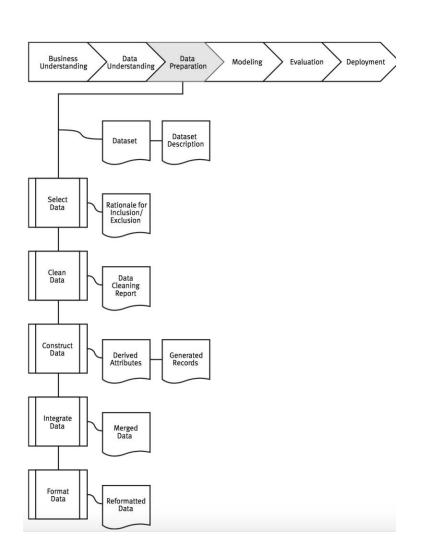


Preparación de los datos



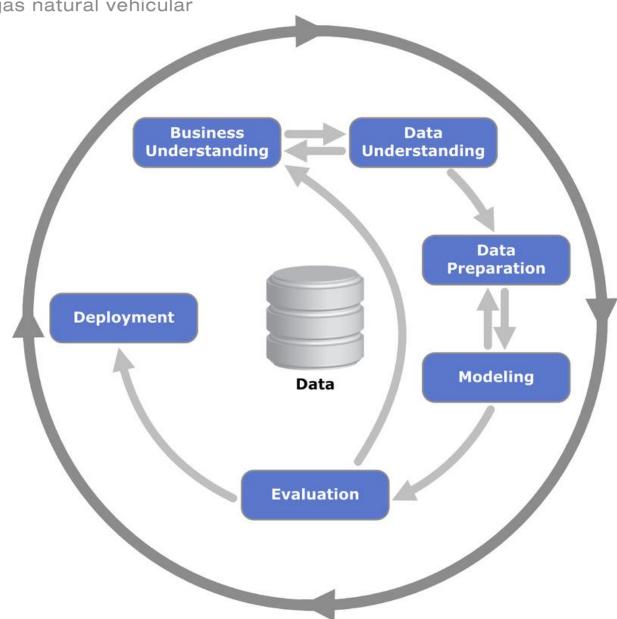
• 80% es limpieza de datos...

 20% es quejarse de la limpieza de datos









Modeling

En esta etapa se definen y entrenan diversos modelos, tanto estadísticos como de aprendizaje máquina.

Se verifican las métricas de cada modelo y, de ser necesario, se itera con la etapa anterior para mejorar los modelos.

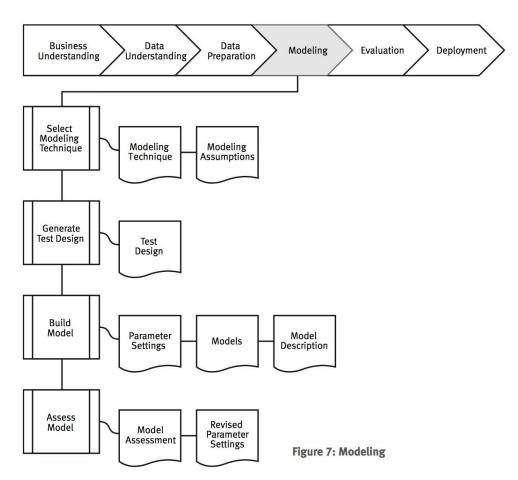
Se elige el modelo final a evaluar.



Modelado

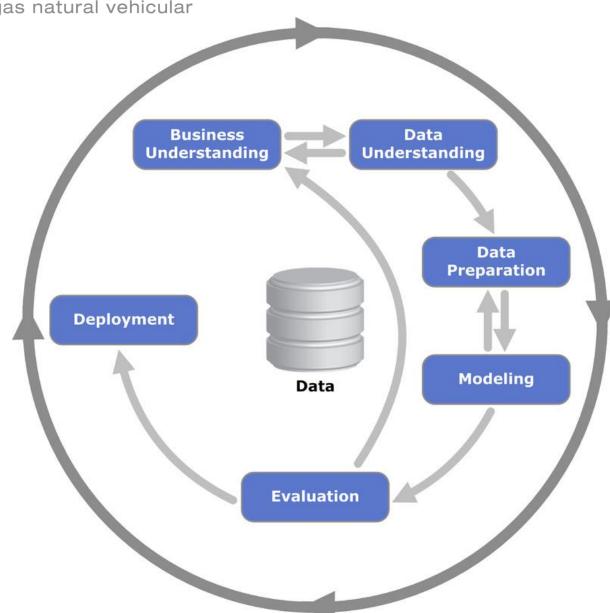


 Se seleccionan y aplican varias técnicas de modelado y sus parámetros se calibran a valores óptimos.









Evaluation

En esta etapa se evalúa el modelo seleccionado en la etapa anterior con datos no utilizados previamente.

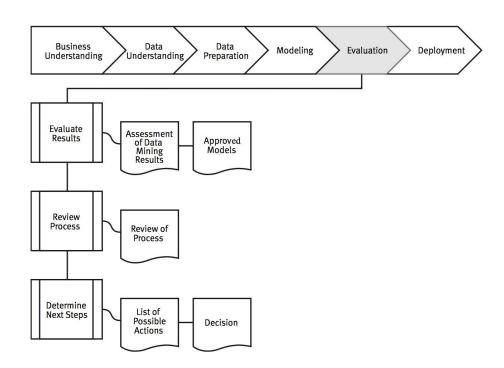
Se reportan los resultados con el negocio para validar que la información obtenida hace sentido al negocio. En caso contrario se itera nuevamente el ciclo.



Evaluación

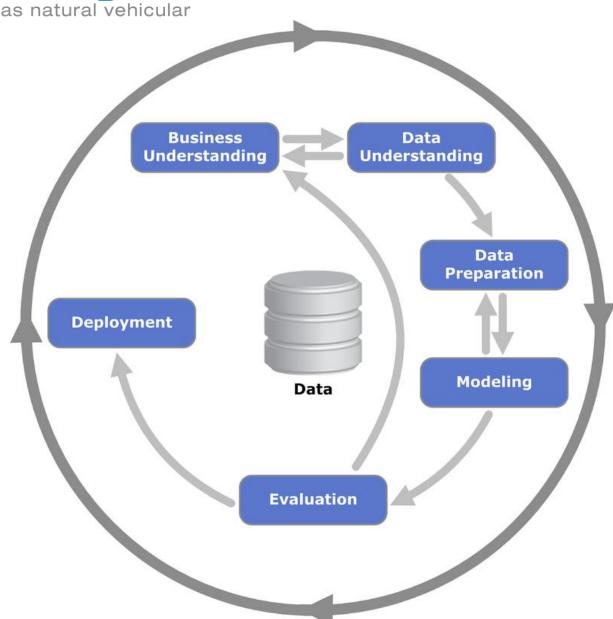


 Es importante evaluar el modelo (o modelos) a fondo y revisar los pasos ejecutados para crearlo(s), para estar seguro de que logra(n) adecuadamente los objetivos de negocio









Deployment

Una vez se obtiene el visto bueno por parte del negocio, se implementa el modelo obtenido en producción para su uso dentro del negocio.

Debido a cambios en las dinámicas de los negocios, es necesario evaluar de forma periódica los modelos en producción e iterar este proceso.



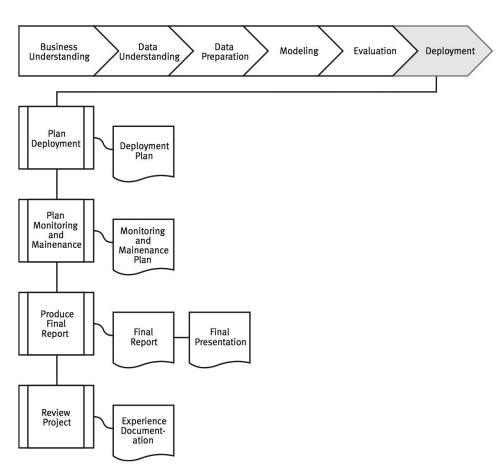
Implantación



- ¿Cómo impactar?
- ¿Cómo implementar?

• ¿Cómo mantener funcionando?

• El modelo no es lo que el científico de datos diseña, es lo que el ingeniero construye.



$$(a+b)^{n} = C_{n}^{0}a^{n} + C_{n}^{1}a^{n-1}b^{1} + \dots + C_{n}^{n-1}a^{1}b^{n-1} + C_{n}^{n}b^{n} = \sum_{k=0}^{n} C_{n}^{k}a^{n-k}b^{k}$$

$$\rho(B) = \rho(B|A_{1})\rho(A_{1}) + \rho(B|A_{2})\rho(A_{2}) + \rho(B|A_{3})\rho(A_{3}) + \dots + \rho(B|A_{k})\rho(A_{k})$$

$$\rho(x) = \frac{\rho(B|A_{1})\rho(A_{1})}{\rho(B|A_{1})\rho(A_{1}) + \rho(B|A_{2})\rho(A_{2}) + \dots + \rho(B|A_{k})\rho(A_{k})}$$

$$\rho(x) = \frac{\rho(B|A_{1})\rho(A_{1})}{\rho(B|A_{1})\rho(A_{1}) + \rho(B|A_{2})\rho(A_{2}) + \dots + \rho(B|A_{k})\rho(A_{k})}$$

$$\sigma_{n} = \sqrt{\frac{\sum_{k=1}^{n} (x_{k} - \overline{x}_{n})^{2}}{n}}$$

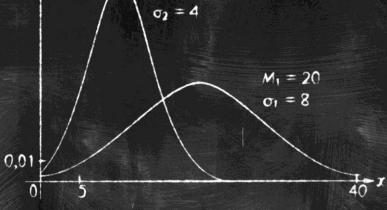
$$D_x = \sigma^2 = M_{x^2} - (M_x)^2$$

$p(A_iA_k) = p(A_i)p(A_k)$

$$\rho(A \mid B) = \frac{\rho(AB)}{\rho(B)}$$

$$p = \lim_{N \to \infty} \frac{n}{N}$$

Aprendizaje Máquina



$$\varphi(\ln x) d(\ln x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma}} e^{-\frac{(\ln x - a)^2}{2\sigma^2}} d(\ln x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma x}} e^{-\frac{(\ln x - a)^2}{2\sigma^2}} dx$$

$$\langle r \rangle = \frac{\langle v \rangle t}{n \sqrt{2\pi} d^2} \qquad C = 4\pi \epsilon \epsilon_0 \frac{r_1 r_2}{r_2 - r_1}$$

$$\epsilon \epsilon_0 S$$

$B = \frac{\mu_0 I}{2\pi b} (\cos \alpha_1)$

$$A^2 = A_1^2 + A_2^2 + 2A_1A$$

 $S = v_0 t + \frac{at^2}{2}$

$$hv = A + \frac{mv^2}{2}$$

$$mc^2 + mv^2$$

$$E = m_0 c^2 + \frac{m v^2}{2}$$

CRISP-DM (Cross Industry Standard Process for Data Mining)

$$S^2 = c^2t^2 - l^2 = in$$