# Sistema de recomendación de hoteles similares TESIS

Felipe Gerard Valdés



INSTITUTO TECNOLÓGICO AUTÓNOMO DE MÉXICO

Febrero de 2016

- 1 Planteamiento
- 2 Solución

- 3 Implementación
- 4 Desempeño

- 1 Planteamiento
- 2 Solución
- 3 Implementación
- 4 Desempeño

#### Antecedentes

- Las ventas de viajes por Internet no tienen asistencia humana
- Muchos clientes no conocen los destinos que planean visitar
- No basta con permitir que el cliente explore una lista de hoteles
- Objetivo: Facilitar la búsqueda del hotel correcto para incrementar las ventas
- → **Idea:** Para cada hotel, recomendar una lista de hoteles "similares"
  - Situación actual:
    - Recomendaciones estáticas
    - Criterio:
      - Destino: Usualmente es una ciudad o zona
      - Estrellas: Categoría del hotel
  - No está mal, pero ¿se puede mejorar?

## Análisis de la competencia

- Competidores principales: Price Travel, Booking, Despegar, Expedia. Bonus: Trip Advisor
- Diversas formas de recomendar:
  - Hoteles recientemente vistos: No son recomendaciones genuinas
  - Hoteles cercanos / en el mismo destino: Estilo y precios pueden ser muy distintos
  - Recomendaciones con métodos desconocidos (p.ej. "a otros usuarios les gustó..."): Calidad variable; en general son demasiado rígidos
- Conclusión: La competencia deja mucho que desear, pero hay mucho qué aprender

# ¿Qué queremos?

- Evitar mostrar hoteles demasiado caros
- Tomar en cuenta el perfil del hotel
- Incorporar información geográfica más detallada que el destino
- Que el criterio se adapte a distintos tipos de zonas
- Que no se acaben las recomendaciones nuevas (efecto laberinto)

- 1 Planteamiento
- 2 Solución
- 3 Implementación
- 4 Desempeño

## Plan de ataque

- 1 Precio: Filtrar hoteles demasiado caros
- 2 Similitud: Construir un criterio integral de similitud
  - Cantidad de servicios
  - Perfil similar
- 3 Distancia: Recomendar hoteles geográficamente cercanos

#### Precio

- Poner hoteles demasiado caros no promueve el interés del cliente
- Generalmente más barato es mejor (siempre y cuando tenga la categoría suficiente)
- ightarrow Porcentaje máximo arriba del hotel original
  - Hoteles por encima del precio establecido son invisibles

## Similitud (P1)

#### ■ Caracterización

- No bastan las estrellas
- Usar información de servicios
- Usarla directamente es ruidoso porque no toma en cuenta sustitutos
- Solución: Agrupar los servicios en categorías
- Método: Manual (criterio de negocio) + aglomerado jerárquico

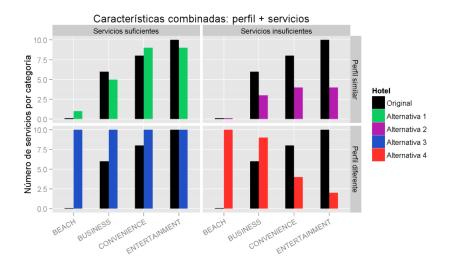
## Similitud (P2)

- La similitud se puede dividir en dos aspectos básicos
- Servicios:
  - Al menos ciertos servicios ( estrellas)
  - Los servicios faltantes restan similitud
  - Los servicios extras no se penalizan

#### ■ Perfil:

- Hoteles del mismo estilo
- Misma proporción de cada categoría
- Ignorar la cantidad de servicios
- Podría dar hoteles más sencillos o más lujosos

## Similitud (P2)



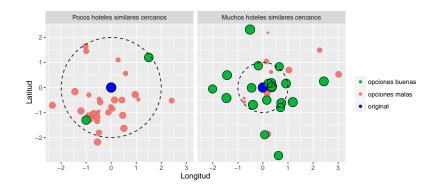
## Similitud (P3)

- Medida de similitud de servicios: Calidad mínima
- Medida de similitud de perfil: Proporciones de servicios
- Medida de similitud final:
  - Capturar ambos efectos
  - Promedio ponderado entre ambas medidas
  - Ponderación de acuerdo a la variabilidad de cada una (PCA)
- ¿Por qué no diferencia absoluta?
  - Es muy agresiva
  - No es ajustable

#### Distancia

- Hoteles cercanos (usando coordenadas)
- El significado de "cerca" es variable
- Se necesita un criterio dinámico
- Cuidar que los hoteles distintos no afecten

### Distancia

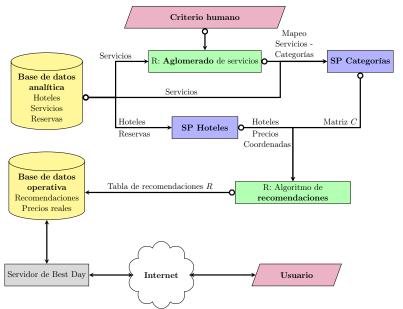


## Modelo completo

- 1 Agrupar los servicios en categorías
- Calcular la ponderación entre servicios y perfil
- 3 Definir una **geocerca** (radio de cercanía razonable) alrededor de cada hotel
  - Ignorar hoteles caros (precio de largo plazo)
  - Acumular una cantidad de similitud (mayor peso a hoteles parecidos, menor a los diferentes)
- 4 Recomendar dentro de la geocerca de acuerdo a la similitud

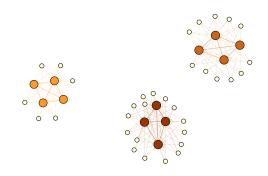
- 1 Planteamiento
- 2 Solución
- 3 Implementación
- 4 Desempeño

## Arquitectura: SQL + R

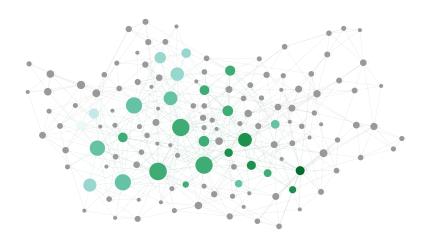


- 1 Planteamiento
- 2 Solución
- 3 Implementación
- 4 Desempeño

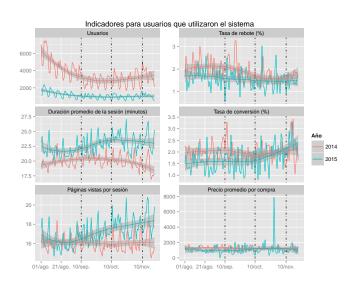
# Desempeño teórico (antes)



# Desempeño teórico (después)



## Desempeño de la página



#### Conclusiones

#### ■ Teóricas:

- Mejores cualidades: precio, distancia, similitud
- La red de recomendaciones está mejor conectada
- Mayor flexibilidad: se puede cambiar de categoría gradualmente

#### ■ Prácticas:

- Impacto importante en los clientes que empezaron a utilizar las recomendaciones
- Mayor uso una vez que se utiliza el sistema
- Con más tiempo la conversión empezó a aumentar
- No hay aumento de entradas (diseño y posición)

#### ■ Trabajo futuro:

- Precio dinámico, filtro de precio en forma de "U"
- A/B testing
- Mayor periodo de observación