### Métodos Numéricos - TP3

### Directo a Alaska y Rancho Viejo



### Cerrando el TP2

Entrega de premios

Ganadores Kaggle

Mejor TP

### Hasta ahora

- Ranking en competencias. SDP.
- Ruido en imágenes. Diferencias Finitas, EG/LU.
- Reconocimiento dígitos manuscritos. kNN, PCA, PLS-DA, SVD.
- Clasificación de noticias. Métricas y metodología básica ML.
- Ranking de páginas web. Autovalores y Método de la Potencia.
- Estimación temperatura horno. Diferencias Finitas, Jacobi, GS.

### Motivación

### Servicios de transporte



- Transporte de carga.
- Transporte de pasajeros.
- Gran impacto a nivel económico y social.
- Cada tipo tiene sus características particulares.

# Servicios de transporte

Estratégica. Decisiones a largo plazo.
 Ejemplo: infraestructura, equipamiento costoso.

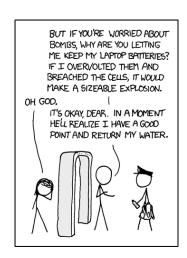
Táctica. Decisiones a mediano plazo. Ejemplo: planificación estacional en base a demanda.

Operacional. Lo que ocurre en el día, tiempo real. Ejemplo: Como responder ante una cancelación o errores en las estimaciones.

# Servicios de transporte

#### El caso de las aerolíneas

- Negocio complejo.
- Altos costos operativos.
- Altos costos de inversión.
- Estrictas regulaciones (seguridad, mantenimiento)
- Producto (i,e. asientos) perecedero.
- Interacción constante con otros agentes (aerolíneas, aeropuertos, controladores, etc.)
- Administración del uso intensivo de recursos escasos.



# Analytics: Etapas

O Big-Data, o Data Science, como quieran llamarlo...

Recordando lo que mencionamos en la primera clase...

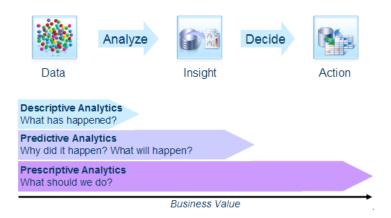


Imagen tomada de IT Best Kept Secret is Optimization, Marzo 2014

# Indicadores de performance (KPIs)

### Qué son?

Métricas asociadas a actividades particulares dentro de organizaciones complejas.

### Para qué sirven?

- Establecer metas generales e identificar puntos de conflicto.
- Realizar evaluaciones periódicas respecto al funcionamiento.

### Algunas características

- Distintos tipos depenidiendo del aspecto a analizar (financiero, operativo, producción, QoS, etc).
- ▶ Ejemplos: Customer satisfaction, Rework, Cycle time.
- Disponer de KPIs no es garantía. Pueden ser mal utilizados.

# Indicadores de performance (KPIs)

No tan buenos indicadores

# Ejemplo: Desarrollo de software

- Líneas de código. Motiva al C&P.
- Número de bugs corregidos. Código original defectuoso.

### Ejemplo: Academia

- Cantidad de papers publicados. Incentiva refritos.
- Cantidad de citas.
   Autocitado, citas no relevantes.



# Indicadores de performance (KPIs)

KPI: On Time Performance (OTP)

- Definición: un vuelo se considera demorado si su arribo (partida) se produce más de 15 minutos despues de su horario planificado.
- OTP: Cuál es el porcentaje de vuelos demorados más de 15 minutos?
- Importancia: afecta distintos aspectos (utilización de recursos del aeropuerto, incremento de costos operativos, mala percepción de usuarios, etc)



Extracto British Airways '09

# TP3 El problema

- Tomando como punto del partida el indicador OTP, nos proponemos analizar datos reales de vuelos realizados en USA estudiando aspectos (no necesariamente limitados a) delays y cancelaciones.
- Buscamos utilizar Cuadrados Mínimos Lineales (CML) identificar modelos que describan algunos comportamientos y evaluar su eficacia para realizar predicciones.
- Que cada grupo proponga ejes de estudio y los evalúe experimentalmente.
- Aplicar no solo los métodos, sino también las metodologías aprendidas durante el cuatrimestre.
- ► El TP es abierto y enfocado a la experimentación, con poca carga de implmentación e informe acotado.

### IP3 Los datos

- Tomada de la Data Expo '09, competencia orientada a visualización.
- 120M de registros, separados por aos, con información de delays (aprox. 12Gb).
- Aprox. 20 campos por cada registro.
- 9 participantes, posters disponibles, usarlos para tomar ideas.
- No es necesario usarlos todos, se pueden recortar dependiendo del eje en estudio.

#### Data expo '09

#### Get the data

The data comes originally from <u>RITA</u> where it is <u>described in detail</u>. Ye there, or from the bzipped csv files listed below. These files have deri are packaged in yearly chunks and have been more heavily compres Download individual years:

1987, 1988, 1989, 1990, 1991, 1992, 1993, 1994, 1995, 1996, 1997, 2002, 2003, 2004, 2005, 2006, 2007, 2008

#### Keep in touch

If you download the data, please also subscribe to the data expo mail you up to date with any changes to the data:

Email: Subscribe

#### Variable descriptions

Variable descriptions		
	Name	Description
1	Year	1987-2008
2	Month	1-12
3	DayofMonth	1-31
4	DayOfWeek	1 (Monday) - 7 (Sunday)
5	DepTime	actual departure time (local, hhmm)
6	CRSDepTime	scheduled departure time (local, hhmm)
7	ArrTime	actual arrival time (local, hhmm)
8	CRSArrTime	scheduled arrival time (local, hhmm)
9	UniqueCarrier	unique carrier code
10	FlightNum	flight number

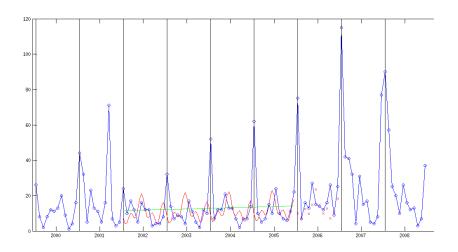
### Objetivos y disparadores

Cada grupo debe reportar los resultados obtenidos sobre dos ejes de estudio. Uno puede ser sobre los propuestos por la cátedra, el otro debe ser original.

- ¿Cómo varía la cantidad de vuelos cancelados por mes a través de los años? ¿Y la magnitud de los retrasos?
- ¿Es posible caracterizar la cantidad de vuelos cancelados y/o magnitud de los delays en función del dia/mes? ¿Qué nivel de granularidad en función del tiempo es conveniente tomar?
- ¿Todos los aeropuertos se comportan de la misma manera? ¿Y las compañías aéreas? ¿Y entre pares de ciudades en particular?
- ¿Es importante diferenciar efectos estacionales (clima, temporada alta, fechas particulares con picos de demanda, etc.)?
- ¿El tipo/antigüedad en los aviones es importante?
- Las condiciones y requerimientos mínimos de seguridad produjeron cambios significativos luego del 9/11. ¿Cómo afecta esto a los modelos predictivos?



### Ejemplo de eje de estudio: # cancelaciones por mes



**Sugerencia:** no restringirse a polinomios. Considerar funciones periódicas, sobre todo para datos *temporales* 

### Métricas de evaluación (1/2)

- ▶ N observaciones  $(x_{(i)}, y_{(i)})$ , con  $x_{(i)} \in \mathbb{R}^k$  el vector de *features* e  $y_{(i)} \in \mathbb{R}$  nuestra variable dependiente.
- ▶ Suponemos  $y_{(i)} = f(x_{(i)}) + \epsilon_i$ , i = 1, ..., N, donde  $\epsilon_i$  es el error de la medición i-ésima.
- ▶ Dado un modelo  $\hat{f}$  de f y  $(x_{(i)}, y_{(i)})$ , definimos  $\hat{y}_{(i)} = \hat{f}(x_{(i)})$  y  $e_{(i)} = y_{(i)} \hat{y}_{(i)}$ . Con estas definiciones, podemos calcular el MSE del modelo  $\hat{f}$  como

$$MSE(\hat{f}) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} e_{(i)}^{2}.$$

Para evaluar como se comporta como modelo predictivo, podemos usar Cross-Validation combinado con MSE:

### Métricas de evaluación (1/2)

- ► Es posible que existan dependencias temporales en los datos.
- Para ello, consideramos que cada observación está asociada a un determinado período de tiempo t, con  $t=1,\ldots,T$ ,  $(x_{(i)}^t,y_{(i)}^t)$ , y asumimos que al menos K períodos de tiempo son necesarios para poder conformar el conjunto de *training*. Para evaluar los resultados de la predicción en el período  $\tau \in [K,T]$  se puede:
  - 1. Tomar los conjuntos de observaciones correspondientes a períodos  $1, \ldots, \tau-1$  como training.
  - 2. Calcular las métricas correspondientes tomando como test el período  $\tau$ .
  - 3. Al finalizar, reportar alguna medida sobre los resultados parciales obtenidos.

### Experimentos, librerías e informe acotado

- El TP se puede hacer en MATLAB, Python y/ C++. Se pueden usar librerías con los métodos implementados.
- El informe debe seguir el formato habitual, pero usando un template (Electornic Notes in Discrete Mathematics, ENDM) y con un máximo de 10 páginas.
- Ésto no siginifica que hay que hacer pocos experimentos. Todo lo contrario: mucha experimentación, pero bien resumida y presentada.
- Dado que hay muchos datos, se adjuntan con el informe una serie de scripts (bash) para filtrar y preprocesar los datos.
- ▶ Pueden desarrollar sus propias herramientas y compartirlas entre ustedes, siempre y cuando se mantegna reservada la información de los experimentos. Deben hacerlo a través de la lista de alumnos.

### Simulacro de congreso/defensa de tesis

- El trabajo será expuesto en una presentación oral frente a un subconjunto de docentes.
- Para ello, haran una presentación mostrando lo que hicieron. Vamos a dar soporte y ayuda para prepararla.
- La exposición contará con 30 minutos totales: 15 minutos para presentar, 15 minutos de preguntas y respuestas. La nota de aprobación es individual.
- Para poder presentar en primera fecha, se deberá tener la aprobación previa por parte de los docentes correctores.
- Recomendación: Aprovechen las 4 clases de consulta (2 prácticas, 2 labo). Ida y vuelta con docentes, discusión de ideas.

# TP3 Recomendaciones

### Importante

El TP no es solamente código. Hay que experimentar. Discutir. Volver a experimentar. Y escribir un reporte detallado.

## Sugerencia

- Miércoles 8/6: Estudio de los datos. Propuestas de ejes de análisis. Códigos básicos de preproc./CML.
- Viernes 10/6: Primeros resultados y gráficos. Nuevas ideas de experimentos. Métricas de evaluación definidas.
- Miércoles 15/6: Informe básico. Ejes de experimentación definidos. Métricas de evaluación implementadas.
- Viernes 17/6: Validación ejes y resultados.

## Trabajo Práctico

### Fecha de entrega

- Formato Electrónico: Domingo 19/6, hasta las 23:59 hs.
- Confirmación presentación oral: Viernes 24/6, por correo electrónico.
- Presentación oral: Lunes 27/6, en horario a determinar luego de la confirmación. Será en horario de clase de la materia.

### **Importante**

El horario es estricto. Los correos recibidos después de la hora indicada serán considerados re-entrega.