Visualización en R

Ciencia de Datos para Economía y Negocios

Prof. Nicolás Sidicaro (UBA) 2025-10-31 Tipos de Gráficos según Variables

Criterios de decisión para visualizaciones efectivas

Objetivos del encuentro

- Desarrollar criterios para seleccionar el gráfico apropiado según los datos
- Analizar ventajas y limitaciones de cada tipo de visualización
- Aplicar la taxonomía "From Data to Viz" como herramienta de decisión
- Construir un marco conceptual para la toma de decisiones visuales

Marco Conceptual: From Data to Viz

La taxonomía "From Data to Viz"

Principio fundamental

La elección del gráfico debe basarse en el tipo de datos, no en preferencias estéticas

Clasificación por variables

- Categóricas (nominal, ordinal)
- Numéricas (continuas, discretas)
- Temporales (fechas, series)
- Espaciales (coordenadas, mapas)

Combinaciones comunes

- Una variable categórica
- Una variable numérica
- Categórica + Numérica
- Numérica + Numérica
- Series temporales

Preguntas clave antes de elegir

1. ¿Qué quiero comunicar?

- Comparación entre categorías
- Distribución de una variable
- Relación entre variables
- Evolución temporal
- Composición o partes de un todo

2. ¿Cuáles son mis limitaciones?

- Cantidad de categorías/observaciones
- Audiencia (técnica vs. general)
- Medio de presentación (impreso, digital, presentación)
- Tiempo disponible para interpretar

Variables Categóricas

Gráfico de barras: cuándo y por qué

- Comparar cantidades entre 2-15 categorías
- Ranking o jerarquización es importante
- Precisión en la lectura de valores
- Audiencia amplia (muy intuitivo)

Ventajas y limitaciones:

- Comparación fácil entre categorías
- Lectura precisa de valores
- Z Escalable (horizontal para nombres largos)
- Funciona bien en B&N
- X Solo valores positivos (barras tradicionales)
- X Espacio limitado para muchas categorías
- X No muestra proporciones del total automáticamente

Gráfico de barras: variaciones estratégicas

Barras horizontales vs. verticales

- Horizontales: nombres de categorías largos, muchas categorías, ranking natural
- Verticales: pocas categorías, nombres cortos, evolución temporal

Ordenamiento de barras

- Descendente: cuando el ranking importa
- Ascendente: para mostrar progresión o crecimiento
- Alfabético: cuando las categorías tienen orden lógico
- Por frecuencia: para destacar lo más común

Consideración clave

El orden importa más de lo que creemos: puede cambiar completamente el mensaje

Gráficos de torta: controversia y criterios

- Máximo 4-5 categorías
- Una categoría domina claramente (+50%)
- Concepto de "todo" es relevante
- Audiencia no técnica y contexto informal

Problemas fundamentales:

- X Difícil comparar segmentos similares
- X Ángulos son difíciles de interpretar para humanos
- X Segmentos pequeños (<5%) son imperceptibles
- X No funciona con valores negativos
- X Ocupa mucho espacio para poca información

Alternativas casi siempre mejores:

- Barras horizontales ordenadas
- Donas (si necesitás el concepto de "todo")
- Waffle charts para proporciones

Gráficos de donas: evolución de la torta

Ventajas sobre la torta:

- Espacio central para información clave (total, porcentaje principal)
- Menos dependiente del área visual
- Más moderno estéticamente

Cuándo usar:

- Cuando la torta sería apropiada, pero querés destacar el total
- Dashboard donde el espacio es limitado
- Una métrica principal con descomposición simple

Mantiene las limitaciones:

- 💢 Mismos problemas de comparación que la torta
- X Máximo 4-5 segmentos
- 🗶 Requiere etiquetas externas para claridad

Variables Numéricas

Histogramas: explorando distribuciones

- Explorar distribución de una variable continua
- Identificar patrones: normalidad, sesgo, multimodalidad
- Detectar outliers o valores atípicos
- Análisis exploratorio de datos

Ventajas y limitaciones:

- Información completa de la distribución
- Identifica patrones no evidentes en resúmenes
- Z Base para decidir análisis estadísticos posteriores
- **V** Fácil de interpretar con contexto adecuado
- X Sensible al número de bins: puede cambiar completamente la interpretación
- X Difícil comparar múltiples grupos
- X Requiere muchos datos (>50 observaciones idealmente)
- X No funciona con datos discretos con pocos valores

Número de bins: decisión crucial

Reglas generales:

- Pocos bins (5-10): patrones generales, presentaciones ejecutivas
- Muchos bins (20-50): análisis detallado, identificar múltiples modas
- Raíz cuadrada de n: regla conservadora general
- Prueba múltiples opciones: no existe "el número correcto"

Señales de alerta:

- Bins muy anchos: pueden ocultar patrones importantes
- Bins muy angostos: ruido que distrae del patrón general
- Un bin domina: considerar escala logarítmica
- Múltiples picos: ¿hay subgrupos en los datos?

Gráficos de densidad: suavizando la información

Cuándo preferir sobre histogramas:

- Comparar distribuciones de múltiples grupos
- Presentación más elegante (menos "escalones")
- Overlay de grupos fácil de interpretar
- Enfoque en la forma general más que en frecuencias exactas

Ventajas y Limitaciones:

- Comparación múltiple sencilla
- **Independiente de bins**
- **Stéticamente superior** para presentaciones
- **V** Funciona bien con datos de diferente tamaño
- X Menos intuitive para audiencia no técnica
- X Pierde información de frecuencias absolutas
- X Puede suavizar demasiado patrones importantes
- X Parámetros de suavizado afectan interpretación

Box plots: el resumen compacto

Información que proporciona:

- Mediana (línea central): valor "típico"
- Cuartiles (caja): rango del 50% central
- Rango intercuartil: variabilidad central
- Whiskers: extensión hasta ~1.5 × IQR
- Outliers: puntos individuales fuera de whiskers

Cuándo es ideal:

- Comparar múltiples grupos (3 o más)
- Identificar outliers rápidamente
- Audiencia técnica que entiende los conceptos
- Espacio limitado pero necesitás información de distribución
- Datos con outliers que distorsionarían histogramas

Box plots: el resumen compacto

Limitaciones importantes:

- X Pierde información de la forma de distribución
- X Puede ocultar distribuciones bimodales
- X Menos intuitivo para público general
- X No adecuado para distribuciones muy asimétricas

Categórico + Numérico

Barras agrupadas vs. apiladas: decisión estratégica

Barras agrupadas - Cuándo usar:

- Comparar valores entre grupos y categorías
- Diferencias entre grupos son el foco principal
- Valores similares entre grupos (fácil comparación)
- Máximo 3-4 grupos por categoría

Barras apiladas - Cuándo usar:

- Total por categoría es relevante
- Composición dentro de cada categoría importa
- Muchos grupos (>4) hacen agrupadas ilegibles
- Proporciones relativas son más importantes que valores absolutos

Barras apiladas 100% - Caso especial:

- Cuando solo las proporciones importan
- Totales muy diferentes entre categorías
- Composición relativa es el mensaje principal

Box plots por grupos: comparación de distribuciones

Cuándo es la mejor opción:

- 3 o más grupos a comparar
- Distribuciones completas importan, no solo promedios
- Outliers pueden ser informativos
- Audiencia técnica o contexto analítico
- Sospechas de diferente variabilidad entre grupos

Ventajas específicas:

- Información completa en espacio compacto
- Outliers visibles por grupo
- Comparación de variabilidad entre grupos
- **Escalable** a muchos grupos

Cuándo evitar:

- X Audiencia no técnica sin contexto estadístico
- X Distribuciones muy asimétricas o bimodales
- X Pocos datos por grupo (<20 observaciones)
- X Presentación ejecutiva donde simplicidad es clave

Violin plots: lo mejor de dos mundos

Combinan box plot (resumen) + densidad (forma) en una visualización

Cuándo usar:

- Audiencia técnica que aprecia el detalle
- Forma de distribución es relevante para la decisión
- Comparar grupos con diferentes tipos de distribución
- Investigación o análisis donde el detalle importa

Ventajas únicas:

- Información más completa que box plots
- Detecta bimodalidad u otros patrones
- Estéticamente atractivo para presentaciones técnicas

Limitaciones:

- X Complejidad visual puede confundir
- X Requiere explicación para audiencia general
- X Menos establecido que box plots

Cleveland dot plots: la alternativa elegante

Cuándo preferir sobre barras:

- Ranking o comparación de valores es clave
- Muchas categorías (>8) hacen barras problemáticas
- Precisión en lectura es importante
- Estética minimalista es preferida

Ventajas específicas y Limitaciones:

- Menos tinta para la misma información
- Maneja mejor muchas categorías
- **Enfoque en diferencias** entre valores
- 🔹 🔽 Funciona bien con nombres largos
- X Menos familiar para audiencia general
- X No muestra "magnitud" tan claramente como barras
- X Puede requerir línea de referencia en cero

Numérico + Numérico

Scatter plots: explorando relaciones

Cuándo usar:

- Investigar relación entre dos variables continuas
- Buscar correlaciones o patrones no evidentes
- Identificar outliers en el contexto de dos variables
- Análisis exploratorio previo a modelado estadístico
- Validar supuestos de linealidad en análisis

Ventajas específicas:

- **Muestra relación directa entre variables**
- Identifica outliers bivariados (no visibles en análisis univariado)
- Detecta no-linealidades y patrones complejos
- Base para análisis de regresión y correlación
- Funciona con cualquier cantidad de observaciones

Limitaciones:

- X Overplotting con muchas observaciones (puntos superpuestos)
- X Difícil interpretar sin contexto estadístico
- X Puede sugerir causalidad cuando solo hay correlación
- X Menos efectivo con relaciones muy débiles

Scatter plots: variaciones estratégicas

Por tamaño (bubble charts):

- Cuándo: tercera variable continua para representar
- Ejemplo: ingresos vs. educación, tamaño = población de la ciudad
- Cuidado: puede generar confusión si los tamaños son muy similares

Por color/forma (grupos):

- Cuándo: variable categórica adicional para segmentar
- Ejemplo: altura vs. peso, color = género
- Límite: máximo 5-6 grupos para mantener claridad

Con líneas de tendencia:

- Cuándo: relación es evidente y querés destacarla
- Tipos: lineal, polinomial, smooth (loess)
- Cuidado: no forzar líneas donde no hay relación clara

Cuándo NO usar scatter plots

Alternativas más apropiadas:

Variables discretas con pocos valores:

- Problema: puntos superpuestos ocultan frecuencias
- Solución: tablas de contingencia, heat maps

Una variable es categórica:

- Problema: ejes no son comparables
- Solución: box plots por grupo, violin plots

Relación temporal:

- Problema: conexión temporal se pierde
- Solución: líneas de tiempo, series temporales

Muchas observaciones (>10,000):

- Problema: overplotting severo
- Solución: hexbin plots, contour plots, sampling

Matrices de correlación: panorama completo

Cuándo usar:

- Múltiples variables numéricas (3 o más)
- Análisis exploratorio inicial
- Identificar colinealidad en datasets complejos
- Audiencia técnica familiarizada con correlaciones

Ventajas:

- Vista general de todas las relaciones
- Identifica patrones no evidentes
- Compacta mucha información
- **V** Detecta redundancia entre variables

Limitaciones:

- X Solo relaciones lineales
- X Pierde información sobre distribuciones
- X Puede ser abrumadora con muchas variables
- X Requiere interpretación estadística

Heat maps de correlación: decisiones clave

Elementos de diseño críticos:

Escala de colores:

- Divergente (-1 a +1): destaca correlaciones positivas/negativas
- Secuencial (0 a 1): solo valores absolutos
- Evitar rainbow: confunde más que aclara

Ordenamiento de variables:

- Clustering jerárquico: agrupa variables similares
- Por importancia: variables clave primero
- Alfabético: cuando no hay orden natural

Información adicional:

- Valores numéricos: para precisión
- Significancia estadística: asteriscos o símbolos
- Tamaño de muestra: crucial para interpretación

Scatter plot matrices: herramienta exploratoria

Matriz de scatter plots para todas las combinaciones de variables

Cuándo usar:

- Análisis exploratorio profundo
- Dataset con 3-8 variables numéricas
- Búsqueda de relaciones no lineales
- Contexto de investigación o análisis técnico

Ventajas únicas:

- Información más rica que matriz de correlación
- Detecta no-linealidades y outliers
- Histogramas en diagonal muestran distribuciones

Limitaciones:

- X Muy denso visualmente con más de 6 variables
- X Requiere pantalla grande o impresión de calidad
- X Tiempo de interpretación considerable
- X No apropiado para presentaciones generales

Criterios de Decisión Avanzados

Matriz de decisión: tipo de dato vs. objetivo

Tipo de Datos	Distribución	Comparación	Ranking	Composición	Relación
1 Categórica	Barras	Barras	Barras ordenadas	Torta/Dona	N/A
1 Numérica	Histograma/Densidad	Box plot	Cleveland dots	N/A	N/A
Cat + Num	Violin plots	Barras agrupadas	Cleveland dots	Barras apiladas	N/A
Num + Num	Scatter plots	N/A	N/A	N/A	Scatter/Correlación
Múltiples Num	Scatter matrix	Heat map correlación	N/A	N/A	Matriz correlación

Consideraciones adicionales:

- Audiencia: técnica vs. general
- Medio: impreso vs. digital vs. presentación
- Cantidad de datos: pocos vs. muchos puntos
- Tiempo de interpretación: rápido vs. análisis detallado

Factores contextuales críticos

1. Audiencia

- Ejecutiva: simplicidad, mensaje claro, barras y líneas
- Técnica: puede manejar box plots, violin plots, densidades
- Pública general: barras, líneas simples, evitar complejidad

2. Medio de presentación

- Impreso B&N: evitar dependencia del color, patrones claros
- Presentación oral: gráficos simples, texto grande
- Dashboard interactivo: puede ser más complejo
- Reporte técnico: información densa aceptable

3. Cantidad de datos

- Pocos puntos (<10): considera tablas en lugar de gráficos
- Muchos puntos (>1000): histogramas, densidades, agregaciones
- Datos faltantes: impacto en tipo de visualización

Errores comunes en la selección

1. Selección por estética, no por funcionalidad

- Problema: gráfico "bonito" pero inapropiado para los datos
- Solución: función primero, forma después

2. No considerar la cantidad de categorías

- Problema: 15 categorías en un gráfico de torta
- Solución: agrupar, filtrar, o cambiar tipo

3. Ignorar las limitaciones de la audiencia

- Problema: violin plot para presentación ejecutiva
- Solución: adaptar complejidad al contexto

4. Forzar todos los datos en un gráfico

Checklist de validación

Antes de finalizar tu elección:

- 1. ¿El tipo de gráfico coincide con el tipo de variables?
- 2. ¿La audiencia podrá interpretar este gráfico sin explicación extensa?
- 3. ¿El gráfico responde la pregunta principal de forma directa?
- 4. ¿Hay alternativas más simples que comuniquen lo mismo?
- 5. ¿Los datos son suficientes para justificar este tipo de gráfico?
- 6. ¿El medio de presentación es compatible con esta visualización?

Herramientas de Decisión

Algoritmo de decisión simplificado

```
1. ¿Cuántas variables tengo?
   Una → ¿Categórica o numérica?
   L Dos o más → ¿Qué combinación?
      ├ Cat + Num → Comparar grupos
        Num + Num → Buscar relaciones
2. ¿Cuál es mi objetivo principal?
   Distribución → Histograma/Box plot
   Comparación → Barras/Box plots múltiples
   — Ranking → Barras ordenadas/Cleveland dots
   — Composición → Barras apiladas/Dona
     Relación → Scatter plots/Correlación
3. ; Mi audiencia maneja complejidad técnica?
   \vdash Sí \rightarrow Violin plots, densidades, matrices OK
   No → Barras, líneas simples, scatter básicos
4. ¿Tengo limitaciones de espacio/medio?

— Sí → Priorizar simplicidad

     No → Puedo usar gráficos más informativos
```

Recursos de referencia rápida

Sitios web para consulta:

- From Data to Viz (data-to-viz.com): árbol de decisión interactivo
- R Graph Gallery: ejemplos por tipo de dato

Preguntas para auto-evaluación:

- 1. ¿Puedo explicar por qué elegí este gráfico en 15 segundos?
- 2. ¿Una persona nueva podría interpretar esto sin mi ayuda?
- 3. ¿Hay una alternativa más simple que comunique lo mismo?
- 4. ¿Los datos justifican esta complejidad visual?

Regla de oro:

Cuando dudes entre dos opciones, elegí la más simple

Construcción de criterio personal

Desarrollar intuición requiere:

- 1. Práctica deliberada: probar diferentes opciones con los mismos datos
- 2. Análisis crítico: evaluar gráficos que encuentres en medios y reportes
- 3. Feedback: mostrar opciones a colegas y observar sus reacciones
- 4. Iteración: raramente el primer intento es el óptimo

Ejercicio recomendado:

Con cualquier dataset, crear 3 gráficos diferentes para la misma pregunta y evaluar cuál comunica mejor según el contexto.