

## **Validation Set vs. Cross Validation**

У

Random Search vs. Grid Search



## **Elección del Enfoque Correcto**



### **Validation set**

- Subconjunto de datos utilizado para evaluar el rendimiento del modelo durante el entrenamiento.
- Se utiliza para ajustar los hiperparámetros y evitar el sobreajuste del modelo.
- Permite medir cómo se generaliza el modelo a datos no vistos y tomar decisiones de ajuste.

### **Ventajas:**

- Implementación más simple y rápida.
- Adecuado cuando se dispone de suficientes datos y no hay limitaciones computacionales.
  - Permite ajustar los hiperparámetros de forma más específica al modelo

## **Desventajas:**

- El rendimiento puede variar según la división específica de los datos.
- No proporciona una estimación tan precisa del rendimiento.

### **Cross Validation**

- Técnica que divide los datos en múltiples conjuntos de entrenamiento y validación (folds).
- Proporciona una estimación más precisa del rendimiento del modelo al promediar los resultados de varias divisiones.
- Ayuda a evaluar el rendimiento del modelo de manera más precisa, reduciendo la dependencia de una única división de datos.

### **Ventajas:**

- Proporciona una estimación más precisa del rendimiento del modelo al promediar múltiples divisiones de datos.
- Útil cuando hay escasez de datos y se desea evaluar el rendimiento sin depender de una sola división.

### **Desventajas:**

- Mayor costo computacional debido a los múltiples entrenamientos del modelo.
  - Puede ser más lento en comparación con el uso de un validation set único.



# Comparación de Técnicas de Optimización



#### **Grid Search**

- Técnica que realiza una búsqueda exhaustiva evaluando todas las combinaciones posibles de hiperparámetros en una cuadrícula definida.
- Garantiza encontrar la mejor combinación dentro de la cuadrícula, sin omitir ninguna opción.
- Adecuado cuando se tiene un conocimiento claro del espacio de hiperparámetros y se desea una búsqueda sistemática.

### **Ventajas:**

- Realiza una búsqueda exhaustiva, garantizando los mejores hiperparámetros dentro de la cuadrícula definida.

### **Desventajas:**

- Costo computacional alto cuando el espacio de hiperparámetros es grande.
- Puede ser impráctico cuando hay muchos hiperparámetros a considerar.

### **Random Search**

- Técnica que selecciona de manera aleatoria combinaciones de hiperparámetros para evaluar el rendimiento del modelo.
- Explora un espacio amplio de hiperparámetros de manera eficiente, permitiendo encontrar combinaciones óptimas.
- Útil cuando se desconoce la forma exacta del espacio de hiperparámetros o cuáles son los valores óptimos.

### **Ventajas:**

- Explora un espacio de hiperparámetros más amplio de manera eficiente.
- Es especialmente útil cuando los hiperparámetros óptimos son inciertos, y hay una gran cantidad

### **Desventajas:**

- Existe la posibilidad de perder los mejores valores de los hiperparámetros.



# ¡Gracias!

